

Open Data Structures (za programski jezik Java) v slovenščini

Izdaja 0.1F

Pat Morin



Kazalo

1 Uvod	1
1.1 Zahteva po učinkovitosti	2
1.2 Vmesniki	4
1.2.1 Vmesniki Queue, Stack, in Deque	4
1.2.2 Vmesnik seznama: linearne sekvence	6
1.2.3 Vmesnik USet: Neurejena množica	7
1.2.4 Vmesnik SSet: Urejena množica	8
1.3 Matematično ozdaje	9
1.3.1 Eksponenti in Logaritmi	9
1.3.2 Fakulteta	11
1.3.3 Asimptotična Notacija	11
1.3.4 Naključnost in verjetnost	15
1.4 Model računanja	18
1.5 Pravilnost, časovna in prostorska zahtevnost	19
1.6 Vzorci kode	21
1.7 Seznam Podatkovnih Struktur	22
1.8 Razprava in vaje	22
2 Implementacija seznamov s poljem	29
2.1 ArrayStack: Implementacija sklada s poljem	30
2.1.1 Osnove	30
2.1.2 Večanje in krčenje	33
2.1.3 Povzetek	35
2.2 FastArrayStack: Optimiziran ArrayStack	35
2.3 ArrayQueue: Vrsta na osnovi polja	36
2.3.1 Povzetek	40

2.4	ArrayDeque: Hitra obojestranska vrsta z uporabo polja	40
2.4.1	Povzetek	43
2.5	DualArrayDeque: Gradnja obojestranske vrste z dveh skladov	43
2.5.1	Uravnovešenje	46
2.5.2	Povzetek	49
2.6	RootishArrayList: A Space-Efficient Array Stack	49
2.6.1	Analiza rasti in krčenja	54
2.6.2	Poraba prostora	54
2.6.3	Povzetek	55
2.6.4	Computing Square Roots	56
2.7	Discussion and Exercises	59
3	Povezani seznam	63
3.1	SLLList: Enostransko povezani seznam	64
3.1.1	Operacije Vrste	66
3.1.2	Povzetek	67
3.2	DLLList: Obojestransko povezan seznam	67
3.2.1	Dodajanje in odstranjevanje	69
3.2.2	Povzetek	71
3.3	SEList: Prostorsko učinkovit povezan seznam	72
3.3.1	Prostorske zahteve	73
3.3.2	Iskanje elementov	73
3.3.3	Dodajanje elementov	75
3.3.4	Odstranjevanje elementov	77
3.3.5	Amortizirana analiza širjenja in združevanja	79
3.3.6	Povzetek	81
3.4	Razprave in vaje	81
4	Preskočni seznama	87
4.1	Osnovna struktura	87
4.2	SkiplistSSet: Učinkovit SSet	89
4.2.1	Povzetek	93
4.2.2	Summary	93
4.3	SkiplistList: Učinkovit naključni dostop List	93
4.3.1	Summary	98

4.4	Analiza preskočnega seznama	99
4.5	Razprava in vaje	102
5	Razprtene tabele	107
5.1	Razprtena tabela z veriženjem	107
5.1.1	Množilno razprtjevanje	110
5.1.2	Summary	114
5.1.3	Povzetek	115
5.2	LinearHashTable: Linearno naslavljjanje	116
5.2.1	Analiza linearnega naslavljanja	119
5.2.2	Povzetek	122
5.2.3	Tabelarno zgoščevanje	123
5.3	Zgoščevalne vrednosti	124
5.3.1	Zgoščevalne vrednosti osnovnih podatkovnih tipov	125
5.3.2	Zgoščevalne vrednosti sestavljenih podatkovnih tipov	125
5.3.3	Razpršilne funkcije za polja in nize	126
5.4	Razprave in primeri	128
6	Dvojiška drevesa	133
6.1	BinaryTree: Osnovno Binarno Drevo	135
6.1.1	Rekurzivni algoritmi	136
6.1.2	Obiskovanje Binarnega drevesa	136
6.2	BinarySearchTree: Neuravnoteženo binarno iskalno drevo	139
6.2.1	Iskanje	140
6.2.2	Vstavljanje	142
6.2.3	Brisanje	143
6.2.4	Povzetek	145
6.3	BinaryTree: Razprava in vaje	146
7	Naključna iskalna binarna drevesa	151
7.1	Naključna iskalna binarna drevesa	151
7.1.1	Dokaz 7.1	154
7.1.2	Povzetek	156
7.2	Treap: Naključno generirano binarno iskalno drevo	157
7.2.1	Povzetek	164
8	Drevesa "grešnega kozla"	167

9 Rdeče-Črna Drevesa	169
9.1 2-4 Trees	170
9.1.1 Dodajanje lista	171
9.1.2 Odstranjevanje lista	171
9.2 RedBlackTree: Simulirano 2-4 drevo	174
9.2.1 Rdeče-Črna drevesa in 2-4 Drevesa	175
9.2.2 Levo-poravnana rdece-crna drevesa	178
9.2.3 Dodajanje	180
9.2.4 Odstranitev	183
9.3 Povzetek	188
9.4 Razprava in naloge	189
10 Kopice	195
10.1 BinarnaKopica: implicitno binarno drevo	195
10.1.1 Povzetek	201
10.2 MeldableHeap: A Randomized Meldable Heap	201
10.2.1 Analysis of merge(h_1, h_2)	204
10.2.2 Summary	205
10.3 Discussion and Exercises	205
11 Algoritmi za urejanje	209
11.1 Diskusija in Naloge	211
12 Grafi	215
12.1 AdjacencyMatrix: Predstavitev grafov z uporabo matrik	217
12.2 AdjacencyLists: A Graph as a Collection of Lists	220
12.3 Graph Traversal	224
12.3.1 Breadth-First Search	224
12.3.2 Depth-First Search	226
12.4 Discussion and Exercises	229
13 Podatkovne strukture za cela števila	233
13.1 BinaryTrie: digitalno iskalno drevo	234
13.2 XFastTrie: Iskanje v dvojnem logaritmičnem času	240
13.3 YFastTrie: Dvokratni-Logaritmični Čas SSet	243
13.4 Razprava in vaje	248

14 Iskanje v zunanjem pomnilniku	251
14.1 Bločna shramba	253
14.2 B-drevesa	254
14.2.1 Iskanje	256
14.2.2 Dodajanje	258
14.2.3 Odstranjevanje	263
14.2.4 Amortizirana analiza <i>B</i> -Dreves	269
14.3 Razprava in vaje	272

Poglavlje 1

Uvod

Vsek računalniški predmet na svetu vključuje snov o podatkovnih strukturah in algoritmih. Podatkovne strukture so *tako* pomembne; izboljšajo kvaliteto našega življenja in celo vsakodnevno rešujejo življenja. Veliko multimiljonskih in nekaj multimiljardnih družb je bilo ustanovljenih na osnovi podatkovnih struktur.

Kako je to možno? Če dobro pomislimo ugotovimo, da se s podatkovnimi strukturami srečujemo povsod.

- Odpiranje datoteke: podatkovne strukture datotečnega sistema se uporabljajo za iskanje delov datoteke na disku, kar ni preprosto. Diski vsebujejo stotine miljonov blokov, vsebina datoteke pa je lahko spravljena v kateremkoli od njih.
- Imenik na telefonu: podatkovna struktura se uporabi za iskanje telefonske številke v imeniku, glede na delno informacijo še preden končamo z vnosom iskalnega pojma. Naš imenik lahko vsebuje ogromno informacij - vsi, ki smo jih kadarkoli kontaktirali prek telefona ali elektronske pošte - telefon pa nima zelo hitrega procesorja ali veliko pomnilnika.
- Vpis v socialno omrežje: omrežni strežniki uporabljajo naše vpisne podatke za vpogled v naš račun. Največja socialna omrežja imajo stotine miljonov aktivnih uporabnikov.
- Spletno iskanje: iskalniki uporabljajo podatkovne strukture za iskanje spletnih strani, ki vsebujejo naše iskalne pojme. V internetu

je več kot 8.5 miljard spletnih strani, kjer vsaka vsebuje veliko potencialnih iskalnih pojmov, zato iskanje ni preprosto.

- Številke za klice v sili (112, 113): omrežje za storitve klicev v sili poišče našo telefonsko številko v podatkovni strukturi, da lahko gasilna, reševalna in policijska vozila pošlje na kraj nesreče brez zamud. To je pomembno, saj oseba, ki kliče mogoče ni zmožna zagotoviti pravilnega naslova in zamuda lahko pomeni razliko med življenjem in smrtjo.

1.1 Zahteva po učinkovitosti

V tem poglavju bomo pogledali operacije najbolj pogosto uporabljenih podatkovnih struktur. Vsak z vsaj malo programerskega znanja bo videl, da so te operacije lahke za implementacijo. Podatke lahko shranimo v polje ali povezan seznam, vsaka operacija pa je lahko implementirana s sprehodom čez polje ali povezan seznam in morebitnim dodajanjem ali brisanjem elementa.

Takšna implementacija je preprosta vendar ni učinkovita. Ali je to sploh pomembno? Računalniki postajajo vse hitrejši, zato je mogoče takšna implementacija dovolj dobra. Za odgovor naredimo nekaj izračunov.

Število operacij: predstavljajte si program z zmerno velikim naborom podatkov, recimo enim milijonom (10^6) elementov. V večini programov je logično sklepati, da bo program pregledal vsak element vsaj enkrat. To pomeni, da lahko pričakujemo vsaj milijon (10^6) iskanj. Če vsako od teh 10^6 iskanj pregleda vsakega od 10^6 elementov je to skupaj $10^6 \times 10^6 = 10^{12}$ (tisoč milijard) iskanj.

Procesorske hitrosti: v času pisanja celo zelo hiter namizni računalnik ne more opraviti več kot milijardo (10^9) operacij na sekundo.¹ To pomeni, da bo ta program porabil najmanj $10^{12}/10^9 = 1000$ sekund ali na grobo 16 minut in 40 sekund. Šestnajst minut je v računalniškem času

¹Računalniške hitrosti se merijo v nekaj gigaherzih (milijarda ciklov na sekundo), kjer vsaka operacija zahteva nekaj ciklov.

ogromno, človeku pa bo to pomenilo veliko manj (sploh če si vzame odmor).

Večji nabori podatkov: predstavljajte si podjetje kot je Google, ki upravlja z več kot 8.5 miljard spletnimi stranmi. Po naših izračunih bi kakršnakoli poizvedba med temi podatki trajala najmanj 8.5 sekund. Vendar vemo, da ni tako. Spletne iskanja se izvedejo veliko hitreje kot v 8.5 sekundah, hkrati pa opravlajo veliko zahtevnejše poizvedbe kot samo iskanje ali je določena stran na seznamu ali ne. V času našega pisanja Google prejme najmanj 4,500 poizvedb na sekundo kar pomeni, da bi zahtevalo najmanj $4,500 \times 8.5 = 38,250$ zelo hitrih strežnikov samo za vzdrževanje.

Rešitev: ti primeri nam povedo, da preproste implementacije podatkovnih struktur ne delujejo ko sta tako število elementov, n , v podatkovni strukturi kot tudi število operacij, m , opravljenih na podatkovni strukturi, velika. V takih primerih je čas (merjen v korakih) na grobo $n \times m$.

Rešitev je premišljena organizacija podatkov v podatkovni strukturi tako, da vsaka operacija ne zahteva poizvedbe po vsakem elementu. Čeprav se sliši nemogoče bomo spoznali podatkovne strukture, kjer iskanje zahteva primerjavo samo dveh elementov v povprečju, neodvisno od števila elementov v podatkovni strukturi. V našem računalniku, ki opravi milijardo operacij na sekundo, zahteva iskanje v podatkovni strukturi, ki vsebuje milijardo elementov (ali več milijard), samo 0.000000002 sekund.

Pogledali bomo tudi implementacije podatkovnih struktur, ki hranijo elemente v vrstnem redu, kjer število poizvedenih elementov med operacijo raste zelo počasi v odvisnosti od števila elementov v podatkovni strukturi. Na primer, lahko vzdržujemo sortiran niz milijarde elementov, med poizvedbo do največ 60 elementov med katerokoli operacijo. V našem računalniku, ki opravi milijardo operacij na sekundo, zahteva izvajanje vsake izmed njih samo 0.00000006 sekund.

Preostanek tega poglavja vsebuje kratek pregled osnovnih pojmov, uporabljenih skozi celotno knjigo. ?? opisuje vmesnike, ki so implementirani z vsemi podatkovnimi strukturami opisanimi v tej knjigi in je smaran kot obvezno branje. Ostala poglavja so:

- pregled matematičnega dela, ki vključuje eksponente, logaritme, fa-

kultete, asimptotično (veliki O) notacijo, verjetnost in naključnost;

- računski model;
- pravilnost, časovna zahtevnost in prostorska zahtevnost;
- pregled ostalih poglavij;
- vzorčne kode in navodila za pisanje.

Bralec z ali brez podlage na tem področju lahko poglavja za zdaj enostavno preskoči in se vrne pozneje, če bo potrebno.

1.2 Vmesniki

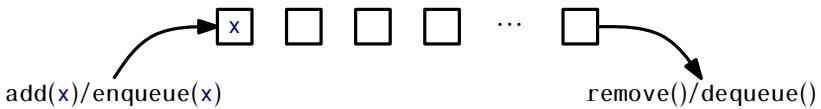
Pri razpravi o podatkovnih strukturah je pomembno poznati razliko med vmesnikom podatkovne strukture in njegovo implementacijo. Vmesnik opisuje kaj podatkovna struktura počne, medtem ko implementacija opisuje kako to počne.

Vmesnik, včasih imenovan tudi *abstrakten podatkovni tip*, definira množico operacij, ki so podprte s strani podatkovne strukture in semantiko oziroma pomenom teh operacij. Vmesnik nam ne pove nič o tem, kako podatkovna struktura implementira te operacije. Pove nam samo, katere operacije so podprte, vključno s specifikacijami o vrstah argumentov, ki jih vsaka operacija sprejme in vrednostmi, ki jih operacije vračajo.

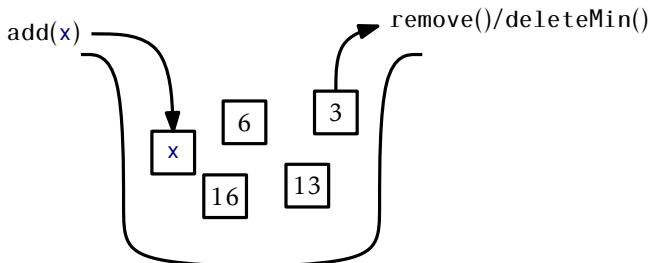
Implementacija podatkovne strukture, po drugi strani, vsebuje notranjo predstavitev podatkovne strukture, vključno z definicijami algoritmov, ki implementirajo operacije, podprte s strani podatkovne strukture. Zato imamo lahko veliko implementacij enega samega vmesnika. Na primer v 2 bomo videli implementacije vmesnika [seznama](#) z uporabo polj in v 3 bomo videli implementacije vmesnikov [seznama](#) z uporabo podatkovnih struktur, katere uporabljajo kazalce. Obe implementirajo isti vmesnik, [seznam](#), vendar na drugačen način.

1.2.1 Vmesniki Queue, Stack, in Deque

Vmesnik Queue predstavlja zbirkovo elementov med katere lahko dodamo ali izbrišemo naslednji element. Bolj natančno, operaceije podprte z vme-



Slika 1.1: FIFO vrsta.



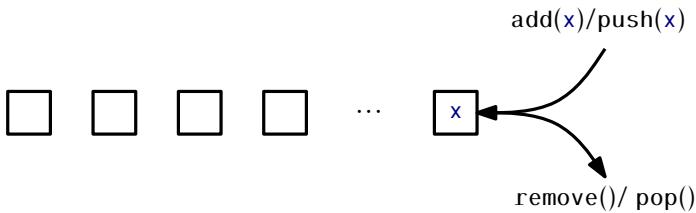
Slika 1.2: Vrsta s prednostjo.

snikom **queue** so

- **add(*x*)**: dodaj vrednost *x* vrsti
- **remove()**: izbriši naslednjo (prej dodano) vrednost, *y*, iz vrste in vrni *y*

Opazimo lahko da metoda **remove()** ne sprejme nobenega argumenta. Implementacija **vrste** odloča kateri element bo izbrisani iz vrste. Poznamo veliko implementacij vrste, najbolj pogoste pa so FIFO, LIFO in vrste s prednostjo. *FIFO (first-in-first-out) vrsta*, ki je narisana v 1.1, odstrani elemente v enakem vrstnem redu kot so bili dodani, enako kot vrsta deluje, ko stojimo v vrsti za na blagajno v trgovini. To je najbolj pogosta implementacija **vrste**, zato je kvalifikant FIFO pogosto izpuščen. V drugih besedilih se **add(*x*)** in **remove()** operacije na **vrsti** FIFO pogosto imenujejo **enqueue(*x*)** oziroma **dequeue(*x*)**.

Vrste s prednostjo, prikazane na 1.2, vedno odstranijo najmanjši element iz **vrste**. To je podobno sistemu sprejema bolnikov v bolnicah. Ob prihodu zdravniki ocenijo poškodbo/bolezen bolnika in ga napotijo v čakalno sobo. Ko je zdravnik na voljo, prvo zdravi bolnika z najbolj smrtno nevarno poškodbo/boleznijo. V drugih besedilih je **remove()** operacija na **vrsti** s prednostjo ponavadi imenovana **deleteMin()**.



Slika 1.3: sklad.

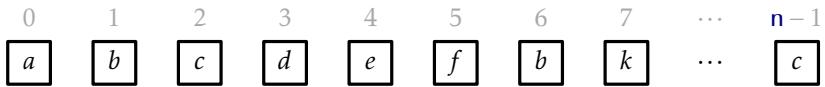
Zelo pogosta implementacija vrste je LIFO (last-in-first-out) prikazana na 1.3. Na *LIFO vrsti* je izbrisani nazadnje dodan element. To je najbolje prikazano s kupom krožnikov. Krožniki so postavljeni na vrh kupa, prav tako so odstranjeni iz vrha kupa. Ta struktura je tako pogosta, da je dobila svoje ime: **sklad**. Pogosto ko govorimo o **skladu**, so imena **add(x)** in **remove()** spremenjena v **push(x)** in **pop()**. S tem se izognemo zamenjavi implementacij vrst LIFO in FIFO.

Deque je generalizacija FIFO **vrste** in LIFO **vrste (sklad)**. Deque predstavlja sekvenco elementov z začetkom in koncem. Elementi so lahko dodani na začetek ali pa na konec. Imena **deque** so samoumevna: **addFirst(x)**, **removeFirst()**, **addLast(x)** in **removeLast()**. Sklad je lahko implementiran samo z uporabo **addFirst(x)** in **removeFirst()**, medtem ko FIFO **vrsta** je lahko implementirana z uporabo **addLast(x)** in **removeFirst()**.

1.2.2 Vmesnik **seznama**: linearne sekvene

Ta knjiga govorji zelo malo o FIFO **vrsti**, **skladu** ali **deque** vmesnikih, ker so vmesniki vključeni z vmesnikom **seznama**. Vmesnik **seznama** vključuje naslednje operacije:

1. **size()**: vrne **n**, dolžino seznama
2. **get(i)**: vrne vrednost **x_i**
3. **set(i, x)**: nastavi vrednost **x_i** na **x**
4. **add(i, x)**: doda **x** na mesto **i**, izrine **x_i, ..., x_{n-1}**;
Nastavi **x_{j+1} = x_j**, za vse **j ∈ {n - 1, ..., i}**, poveča **n**, in nastavi **x_i = x**



Slika 1.4: Seznam predstavlja sekvenco indeksov $0, 1, 2, \dots, n - 1$. V tem **seznamu**, bi klic `get(2)` vrnil vrednost c .

5. `remove(i)`: izbriše vrednost x_i , izrine x_{i+1}, \dots, x_{n-1} ;
Nastavi $x_j = x_{j+1}$, za vse $j \in \{i, \dots, n - 2\}$ in zniža n

Opazimo lahko da te operacije enostavno lahko implementirajo **deque** vmesnik:

$$\begin{aligned}
 \text{addFirst}(x) &\Rightarrow \text{add}(0, x) \\
 \text{removeFirst}() &\Rightarrow \text{remove}(0) \\
 \text{addLast}(x) &\Rightarrow \text{add}(\text{size}(), x) \\
 \text{removeLast}() &\Rightarrow \text{remove}(\text{size}() - 1)
 \end{aligned}$$

Čeprav ne bomo razpravljali o vmesnikih **sklada**, **deque** in FIFO **vrste** v podpoglavljih, sta izraza **sklad** in **deque** včasih uporabljena kot imeni podatkovnih struktur, ki implementirajo vmesnik **seznama**. V tem primeru želimo poudariti, da lahko te podatkovne strukture uporabimo za implementacijo vmesnika **sklada** in **deque** zelo efektivno. Na primer, `ArrayDeque` razred je implementacija vmesnika **seznama**, ki implementira vse **deque** operacije v konstantnem času na operacijo.

1.2.3 Vmesnik **USet**: Neurejena množica

USet vmesnik predstavlja neurejen set edinstvenih elementov, ki posnemajo matematični *set*. **USet** vsebuje n različnih elementov; noben element se ne pojavi več kot enkrat; elementi niso v nobenem določenem zaporedju. **USet** podpira naslednje operacije:

1. `size()`: vrne število, n , elementov v setu
2. `add(x)`: doda element x v set, če ta že ni prisoten;
Dodaj x setu, če ne obstaja tak element y v setu, da velja da je x enak y . Vrni **true**, če je bil x dodan v set, drugače **false**.

3. `remove(x)`: odstrani `x` iz seta;

Najdi element `y` v setu, da velja da je `x` enak `y` in odstrani `y`. Vrni `y` ali `null`, če tak element ne obstaja.

4. `find(x)`: najde `x` v setu, če obstaja;

Najdi element `y` v setu, da velja da je `y` enak `x`. Vrni `y` ali `null`, če tak element ne obstaja.

Te definicije se razlikujejo za razpoznavni element `x`, element, ki ga bomo odstranili ali našli, od elementa `y`, element, ki ga bomo verjetno odstranili ali našli. To je zato, ker sta `x` in `y` lahko različna objekta, ki sta lahko tretirana kot enaka.². Tako razlikovanje je uporabno, ker dovoljuje kreiranje *imenikov* ali *map*, ki preslika ključe v vrednosti.

Da naredimo imenik, eden tvori skupino objektov imenovanih `pari`, kateri vsebujejo *ključ* in *vrednost*. Dva `para` sta si enakovredna, če so njuni ključi enaki. Če spravimo nek par `(k, v)` v `USet` in kasneje kličemo `find(x)` metodo z uporabo para `x = (k, null)` bi rezultat bil `y = (k, v)`. Z drugimi besedami povedano, možno je dobiti vrednost `v`, če podamo samo ključ `k`.

1.2.4 Vmesnik `SSet`: Urejena množica

Vmesnik `SSet` predstavlja urejen set elementov. `SSet` hrani elemente v nekem zaporedju, tako da sta lahko katera koli elementa `x` in `y` primerjana med sabo. V primeru bo to storjeno z metodo imenovano `compare(x, y)` v kateri

$$\text{compare}(x, y) \begin{cases} < 0 & \text{if } x < y \\ > 0 & \text{if } x > y \\ = 0 & \text{if } x = y \end{cases}$$

`SSet` podpira `size()`, `add(x)` in `remove(x)` metode z točno enako semantiko kot vmesnik `USet`. Razlika med `USet` in `SSet` je v metodi `find(x)`:

4. `find(x)`: locira `x` v urejenem setu;

Najde najmanjši element `y` v setu, da velja `y ≥ x`. Vrne `y` ali `null` če tak element ne obstaja.

²V Javi je to storjeno z prepisom razredovih `equals(y)` in `hashCode()` metod

Taka verzija metode `find(x)` je imenovana *iskanje naslednika*. Temeljno se razlikuje od `USet.find(x)`, saj vrne smiselen rezultat, tudi če v setu ni elementa, ki je enak `x`.

Razlika med `USet` in `SSet` `find(x)` operacijo je zelo pomembna in velikokrat prezrta. Dodatna funkcionalnost priskrbljena s strani `SSet` ponavadi pride s ceno, da metoda porabi več časa za iskanje in večjo kompleksnostjo kode. Na primer, večina implementacij `SSet` omenjenih v tej knjigi imajo `find(x)` operacije, ki potrebujejo logaritmičen čas glede na velikost podatkov. Na drugi strani ima implementacija `USet` kot `ChainedHashTable` v 5 `find(x)` operacijo, ki potrebuje konstanten pričakovani čas. Ko izbiramo katero od teh struktur bomo uporabili, bi vedno morali uporabiti `USet`, razen če je dodatna funkcionalnost, ki jo ponudi `SSet`, nujna.

1.3 Matematično ozdaje

V tem poglavju so opisane nekatere matematične notacije in orodja, ki so uporabljeni v knjigi, vključno z logaritmi, veliko-O notacijo in verjetnostno teorijo. Opis ne bo natančen in ni mišljen kot uvod. Vsi bralci, ki mislijo da jim manjka osnovno znanje, si več lahko preberejo in naredijo nekaj nalog iz ustreznih poglavij zelo dobre in zastonj knjige o znanosti iz matematike in računalništva [?].

1.3.1 Eksponenti in Logaritmi

Izraz b^x označuje število b na potenco x . Če je x pozitivno celo število, potem je to samo število b pomnoženo samo s seboj $x - 1$ krat:

$$b^x = \underbrace{b \times b \times \cdots \times b}_x .$$

Ko je x negativno celo število, je $b^x = 1/b^{-x}$. Ko je $x = 0$, $b^x = 1$. Ko b ni celo število, še vedno lahko definiramo potenciranje v smislu eksponentne funkcije e^x (glej spodaj), ki je definirana v smislu eksponentne serije, vendar jo je najboljše prepustiti računskemu besedilu.

V tej knjigi se izraz $\log_b k$ označuje *logaritem z osnovo- b* od k . To je edinstvena vrednost x za katero velja

$$b^x = k \ .$$

Večina logaritmov v tej knjigi ima osnovo 2 (*binarni logaritmi*).

Za te logaritme izpustimo osnovo, tako je $\log k$ skrajšan izraz za $\log_2 k$.

Neformalen ampak uporaben način je, da mislimo na $\log_b k$ kot število, koliko krat moramo deliti k z b , preden bo rezultat manjši ali enak 1. Na primer, ko izvedemo binarno iskanje, vsaka primerjava zmanjša število možnih odgovorov za faktor 2. To se ponavlja, dokler nam ne preostane samo en možen odgovor. Zato je število primerjav pri binarnem iskanju nad največ $n + 1$ podatki enako največ $\lceil \log_2(n + 1) \rceil$.

V knjigi se večkrat pojavi tudi *naravni logaritem*. Pri naravnem logaritmu uporabimo notacijo $\ln k$, ki označuje $\log_e k$, kjer je e — *Eulerjeva konstanta* — podan na naslednji način:

$$e = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 + \frac{1}{n}\right)^n \approx 2.71828 \ .$$

Naravni logaritem pride v poštev pogosto, ker je vrednost zelo pogostega integrala:

$$\int_1^k \frac{1}{x} dx = \ln k \ .$$

Dve najbolj pogosti operaciji, ki jih naredimo nad logaritmi sta, da jih umaknemo iz eksponenta:

$$b^{\log_b k} = k$$

in zamenjamo osnovo logaritma:

$$\log_b k = \frac{\log_a k}{\log_a b} \ .$$

Na primer, te dve operaciji lahko uporabimo za primerjavo naravnih in binarnih logaritmov.

$$\ln k = \frac{\log k}{\log e} = \frac{\log k}{(\ln e)/(\ln 2)} = (\ln 2)(\log k) \approx 0.693147 \log k \ .$$

1.3.2 Fakulteta

V nem ali dveh delih knjige je uporabljena *fakulteta*. Za nenegativna cela števila n je uporabljena notacija $n!$ (izgovorjena kot “ n fakulteta”) in pomeni naslednje:

$$n! = 1 \cdot 2 \cdot 3 \cdots \cdots n .$$

Fakulteta se pojavi, ker je $n!$ število različnih permutacij, naprimer zaporedja n različnih elementov.

Za poseben primer $n = 0$, je $0!$ definiran kot 1.

Vrednost $n!$ je lahko približno določena z uporabo *Stirlingovega približka*:

$$n! = \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n e^{\alpha(n)} ,$$

kjer je

$$\frac{1}{12n+1} < \alpha(n) < \frac{1}{12n} .$$

Stirlingov približek prav tako približno določa $\ln(n!)$:

$$\ln(n!) = n \ln n - n + \frac{1}{2} \ln(2\pi n) + \alpha(n)$$

(V bistvu je Stirlingov približek najlažje dokazan z približevanjem $\ln(n!) = \ln 1 + \ln 2 + \cdots + \ln n$ z integralom $\int_1^n \ln n \, dn = n \ln n - n + 1$.)

V relaciji s fakultetami so *binomski koeficienti*. Za nenegativna cela števila n in cela števila $K \in \{0, \dots, n\}$, notacija $\binom{n}{k}$ označuje:

$$\binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} .$$

Binomski koeficient $\binom{n}{k}$ (izgovorjeno kot “ n izbere k ”) šteje, koliko podmnožic elementa n ima velikost k , npr. število različnih možnosti pri izbiranju k različnih celih števil iz seta $\{1, \dots, n\}$.

1.3.3 Asimptotična Notacija

Ko v knjigi analiziramo podatkovne strukture, želimo govoriti o časovnem poteku različnih operacij. Točen čas se bo seveda razlikoval od računalnika

do računalnika, pa tudi od izvedbe do izvedbe na določenem računalniku. Ko govorimo o časovni zahtevnosti operacije, se nanašamo na število instrukcij opravljenih za določeno operacijo. Tudi za enostavno kodo je lahko to število težko za natančno določiti. Zato bomo namesto analiziranja natančnega časovnega poteka uporabljali tako imenovano *veliko-O notacijo*: Za funkcijo $f(n)$, $O(f(n))$ določi set funkcij

$$O(f(n)) = \left\{ \begin{array}{l} g(n) : \text{obstaja tak } c > 0, \text{ in } n_0 \text{ da velja} \\ g(n) \leq c \cdot f(n) \text{ za vse } n \geq n_0 \end{array} \right\}.$$

Grafično mišljeno ta set sestavlja funkcije $g(n)$, kjer $c \cdot f(n)$ začne prevladovati nad $g(n)$ ko je n dovolj velik.

Po navadi uporabimo asimptotično notacijo za poenostavitev funkcij. Npr. na mesto $5n \log n + 8n - 200$ lahko zapišemo $O(n \log n)$. To je dokazano na naslednji način:

$$\begin{aligned} 5n \log n + 8n - 200 &\leq 5n \log n + 8n \\ &\leq 5n \log n + 8n \log n \quad \text{za } n \geq 2 \text{ (zato da } \log n \geq 1) \\ &\leq 13n \log n. \end{aligned}$$

To dokazuja da je funkcija $f(n) = 5n \log n + 8n - 200$ v množici $O(n \log n)$ z uporabo konstante $c = 13$ in $n_0 = 2$.

Pri uporabi asimptotične notacije poznamo veliko bližnjic. Prva:

$$O(n^{c_1}) \subset O(n^{c_2}),$$

za vsak $c_1 < c_2$. Druga: Za katerokoli konstanto $a, b, c > 0$,

$$O(a) \subset O(\log n) \subset O(n^b) \subset O(c^n).$$

Te relacije so lahko pomnožene s katerokoli pozitivno vrednostjo, brez da bi se spremenile. Npr. če pomnožimo z n , dobimo:

$$O(n) \subset O(n \log n) \subset O(n^{1+b}) \subset O(nc^n).$$

Z nadaljevanjem dolge in ugledne tradicije bomo zapisali $f_1(n) = O(f(n))$, medtem ko želimo izraziti $f_1(n) \in O(f(n))$. Uporabili bomo tudi izjave kot so "časovna zahtevnost te operacije je $O(f(n))$ ", vendar pa bi izjava morala biti napisana "časovna zahtevnost te operacije je element $O(f(n))$." Te

krajšnjice se uporablja zgolj za to, da se izognemu nerodnemu jeziku in da lažje uporabimo asimptotično notacijo v besedilu enačb. Nenavaden primer tega se pojavi, ko napišemo izjavo:

$$T(n) = 2 \log n + O(1) .$$

Bolj pravilno napisano kot

$$T(n) \leq 2 \log n + [\text{član } O(1)] .$$

Izraz $O(1)$ predstavi nov problem. Ker v tem izrazu ni nobene spremenljivke, ni čisto jasno katera spremeljivka se samovoljno povečuje. Brez konteksta ne moremo vedeti. V zgornjem primeru, kjer je edina spremeljivka n , lahko predpostavimo, da bi se izraz moral prebrati kot $T(n) = 2 \log n + O(f(n))$, kjer $f(n) = 1$.

Velika-O notacija ni nova ali edinstvena v računalniški znanosti. Že leta 1894 jo je uporabljal številčni teoretik Paul Bachmann, saj je bila neizmerno uporabna za opis časovne zahtevnosti računalniških algoritmov.

Če upoštevamo naslednji del kode:

```
Simple
void snippet() {
    for (int i = 0; i < n; i++)
        a[i] = i;
}
```

Ena izvedba te metode vključuje

- 1 dodelitev (`int i = 0`),
- $n + 1$ primerjav (`i < n`),
- n povečav (`i ++`),
- n izračun odmikov v polju (`a[i]`),
- n posrednih dodelitev (`a[i] = i`).

Zato lahko napišemo časovno zahtevnost kot

$$T(n) = a + b(n + 1) + cn + dn + en ,$$

kjer so a, b, c, d , in e konstante, ki so odvisne od naprave, ki izvaja kodo in predstavlja čas, v katerem se zaporedno izvedejo dodelitve, primerjave, povečevalne operacije, izračuni odmikov v poljih in posredne dodelitve. Če pa izraz predstavlja časovno zahtevnost dveh vrstic kode, potem se taka analiza ne more ujemati z zapleteno kodo ali algoritmi. Časovno zahtevnost lahko poenostavimo z uporabo velike-O notacije, tako dobimo

$$T(n) = O(n) .$$

Tak zapis je veliko bolj kompakten in nam hkrati da veliko informacij. To, da je časovna zahtevnost v zgornjem primeru odvisna od konstante a, b, c, d , in e , pomeni, da v splošnem ne bo mogoče primerjati dveh časov izvedbe, da bi razločili kateri je hitrejši, brez da bi vedeli vrednosti konstant. Tudi če uspemo določiti te konstante (npr. z časovnimi testi), bi naša ugotovitev veljala samo za napravo na kateri smo izvajali teste.

Velika-O notacija daje smisel analiziranju zapletenih funkcij pri višjih stopnjah. Če imata dva algoritma enako veliko-O časovno izvedbo, potem ne moremo točno vedeti, kateri je hitrejši in ni očitnega zmagovalca. En algoritem je lahko hitrejši na eni napravi, drugi pa na drugi napravi. Če imata dva algoritma dokazljivo različno veliki-O časovni izvedbi, potem smo lahko prepričani, da bo algoritem z manjšo časovno zahtevnostjo hitrejši *pri dovolj velikih vrednostih n*.

Kako lahko primerjamo veliko-O notacijo dveh različnih funkcij prikazuje 1.5, ki primerja stopnjo rasti $f_1(n) = 15n$ proti $f_2(n) = 2n \log n$. Npr., da je $f_1(n)$ časovna zahtevnost zapletenega linearnega časovnega algoritma in je $f_2(n)$ časovna zahtevnost bistveno preprostejšega algoritma, ki temelji na vzorcu deli in vladaj. Iz tega je razvidno, da čeprav je $f_1(n)$ večji od $f_2(n)$ pri manjših vrednostih n , velja nasprotno za velike vrednosti n . Po določenem času bo $f_1(n)$ zmagal zaradi stalne povečave širine marže. Analize, ki uporablja veliko-O notacijo, kažejo da se bo to zgodilo, ker je $O(n) \subset O(n \log n)$.

V nekaterih primerih bomo uporabili asimptotično notacijo na funkcijah z več kot eno spremenljivko. Predpisani ni noben standard, ampak za naš namen je naslednja definicija zadovoljiva:

$$O(f(n_1, \dots, n_k)) = \left\{ \begin{array}{l} g(n_1, \dots, n_k) : \text{obstaja } c > 0, \text{ in } z \text{ da velja} \\ g(n_1, \dots, n_k) \leq c \cdot f(n_1, \dots, n_k) \\ \text{za vse } n_1, \dots, n_k \text{ da velja } g(n_1, \dots, n_k) \geq z \end{array} \right\} .$$

Ta definicija zajema položaj, ki nas zanima, ko g prevzame višje vrednosti zaradi argumenta n_1, \dots, n_k . Ta definicija se sklada z univarijatno definicijo $O(f(n))$, ko je $f(n)$ naraščajoča funkcija n . Bralci naj bodo pozorni, da je lahko v drugih besedilih uporabljena asimptotična notacija drugeče.

1.3.4 Naključnost in verjetnost

Nekatere podatkovne strukture predstavljene v knjigi so *naključne*; odločajo se naključno in neodvisno od podatkov, ki so spravljeni v njih in od operacij, ki se izvajajo nad njimi. Zaradi tega, se lahko časi izvajanja razlikujejo med seboj, kljub temu, da uporabimo enako zaporedje operacij nad strukturo. Ko analiziramo podatkovne strukture, nas zanima povprečje oziroma *pričakovani* čas poteka.

Formalno je čas poteka operacije na naključni podatkovni strukturi je naključna spremenljivka, želimo pa preučevati njeni *pričakovane verjetnosti*.

Za diskretno naključno spremenljivko X , ki zavzame vrednosti neke univerzalne množice U , je pričakovana vrednost X označena z $E[X]$ podana z enačbo

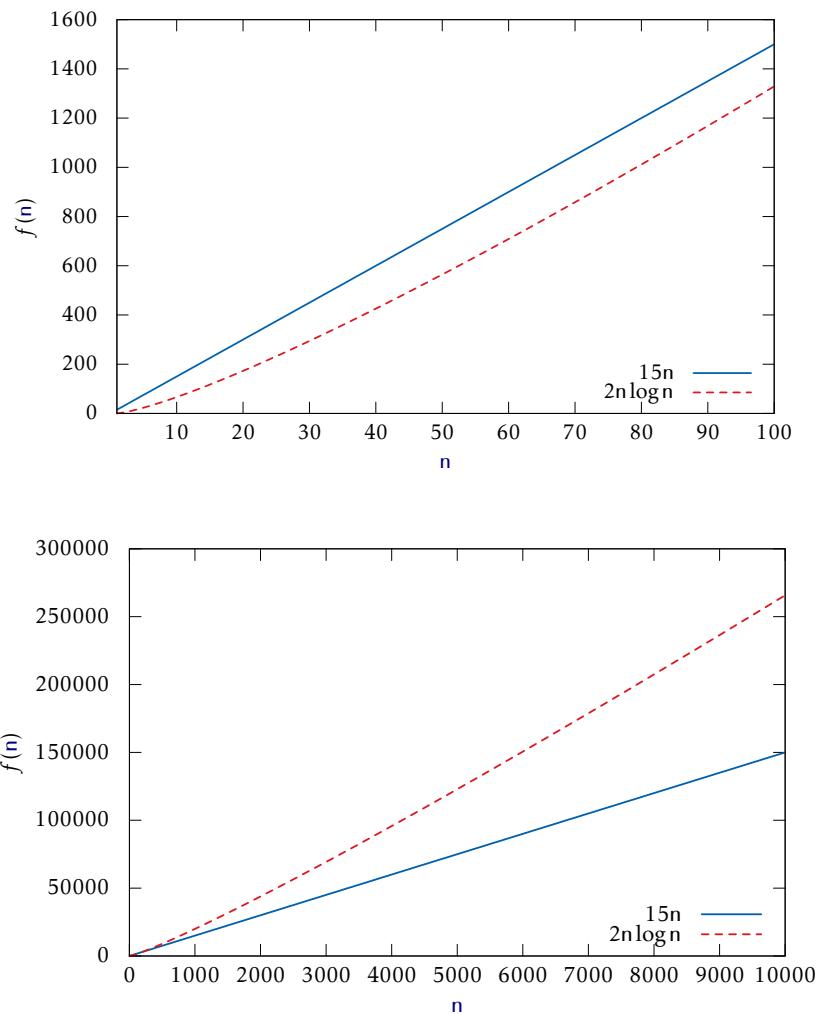
$$E[X] = \sum_{x \in U} x \cdot \Pr\{X = x\} .$$

Tukaj $\Pr\{\mathcal{E}\}$ označuje verjetnost, da se pojavi dogodek \mathcal{E} . V vseh primerih v knjigi so te verjetnosti v spoštovanju z naključnimi odločitvami narejenimi s strani podatkovnih struktur. Ne moremo sklepati, da so naključni podatki, ki so shranjeni v strukturi, niti sekvence operacij izvedene na podatkovni strukturi.

Ena pomembnejših lastnosti pričakovane verjetnosti je *linearnost pričakovanja*.

Za katerekoli dve naključne spremenljivke X in Y ,

$$E[X + Y] = E[X] + E[Y] .$$

Slika 1.5: Plots of $15n$ versus $2n \log n$.

Bolj splošno, za katerokoli naključno spremenljivko X_1, \dots, X_k ,

$$\mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^k X_i\right] = \sum_{i=1}^k \mathbb{E}[X_i] .$$

Linearnost pričakovanja nam dovoljuje, da razbijemo zapletene naključne spremenljivke (kot leva stran od zgornjih enačb) v vsote enostavnejših naključnih spremenljivk (desna stran).

Uporaben trik, ki ga bomo pogosto uporabljali, je definiranje indikatorja naključnih *spremenljivk*. Te binarne spremenljivke so uporabne, ko želimo nekaj šteti in so najbolje ponazorjene s primerom - vržemo pravičen kovanec k krat in želimo vedeti pričakovano število, koliko krat bo kovanec kazal glavo.

Intuitivno vemo, da je odgovor $k/2$. Če pa želimo to dokazati z definicijo pričakovane vrednosti, dobimo

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[X] &= \sum_{i=0}^k i \cdot \Pr\{X = i\} \\ &= \sum_{i=0}^k i \cdot \binom{k}{i} / 2^k \\ &= k \cdot \sum_{i=0}^{k-1} \binom{k-1}{i} / 2^k \\ &= k/2 .\end{aligned}$$

To zahteva, da vemo dovolj, da izračunamo, da $\Pr\{X = i\} = \binom{k}{i} / 2^k$ in, da vemo binomske identitete $i \binom{k}{i} = k \binom{k-1}{i}$ in $\sum_{i=0}^k \binom{k}{i} = 2^k$.

Z uporabo indikatorskih spremenljivk in linearnostjo pričakovanja so stvari veliko lažje. Za vsak $i \in \{1, \dots, k\}$ opredelimo indikatorsko naključno spremenljivko.

$$I_i = \begin{cases} 1 & \text{če je } i \text{ti met kovanca glava} \\ 0 & \text{drugače.} \end{cases}$$

Potem

$$\mathbb{E}[I_i] = (1/2)1 + (1/2)0 = 1/2 .$$

Sedaj $X = \sum_{i=1}^k I_i$ so

$$\begin{aligned} E[X] &= E\left[\sum_{i=1}^k I_i\right] \\ &= \sum_{i=1}^k E[I_i] \\ &= \sum_{i=1}^k 1/2 \\ &= k/2 . \end{aligned}$$

jjjjjjj mine To je malo bolj zapleteno, vendar za to ne potrebujemo nobenih magičnih identitet ali računanja kakršnih koli ne trivijalnih verjetnosti. Še boljše, strinja se z intuicijo, da pričakujemo polovico kovanec, da pristanejo na glavi točno zato, ker vsak posamezni kovanec pristane na glavi z verjetnostjo 1/2.

1.4 Model računanja

V tej knjigi bomo analizirali teoretično časovno zahtevnost operacij na podatovnih strukturah, ki smo se jih učili. Da bi to natančneje preučili, potrebujemo formalni model računanja. Uporabljali bomo *w-bit besedni-RAM* model. RAM pomeni stroj z naključnim dostopom (Random Access Machine). V tem modelu imamo dostop do naključnega podatkovnega pomnilnika sestavljenega iz celic, pri katerih vsaka shranjuje *w-bitno besedo*. To pomeni, da lahko vsaka pomnilniška celica predstavlja, npr. vsa števila od $\{0, \dots, 2^w - 1\}$.

V besedni-RAM modelu porabijo osnovne operacije konstanten čas. To so aritmetične operacije ($+, -, *, /, \%$), primerjave ($<, >, =, \leq, \geq$), in bitwise (vektor bitov) boolean (bitwise - IN, ALI, ekskluzivni ALI.)

V vsako celico lahko pišemo ali beremo v konstantnem času. Računalniški pomnilnik upravlja sistem, preko katerega lahko dodelimo ali ne, pomnilniški blok poljubne velikosti. Dodelitev pomnilniškega bloka velikosti k porabi $O(k)$ časa in vrne referenco (a pointer) do nazadnje dodeljenega pomnilniškega bloka. Ta referenca je dovolj majhna, da je lahko

predstavljena z eno samo besedo (zavzame prostor) v RAM-u.

Velikost besede w je zelo pomemben parameter v tem modelu. Edina predpostavka, ki jo bomo dodelili w -ju je spodnja meja $w \geq \log n$, kjer je n število elementov ki so shranjeni v naši podatkovni strukturi.

Pomnilniški prostor je merjen z besedami, tako, da ko govorimo koliko prostora zavzame podatkovna struktura, se sklicujemo na število besed, ki jih porabi struktura. Vse naše podatkovne strukture shranjujejo generično vrednost tipa T , predvidevamo pa, da element tipa T zasede eno besedo v pomnilniškem prostoru. (V resnici shranjujemo le reference do objekta tipa T in te reference zasedejo samo eno besedo v pomnilniku.)

w -bit besedni-RAM model je približek (32-bitne) JVM (Java Virtual Machine) ko je $w = 32$. Podatkovne strukture, ki so uporabljeni v tej knjigi ne uporabljajo nobenih specialnih metod, ki ne bi bile implementirane v JVM in večino drugih arhitektur.

1.5 Pravilnost, časovna in prostorska zahtevnost

Med učenjen uspešnosti podatkovnih struktur so najpomembjenše 3 stvari:

Pravilnost: podatkovna struktura mora pravilno implementirati svoj vmesnik

Časovna zahtevnost: operacijski časi v podatkovni strukturi morajo biti čim manjši

Prostorska zahtevnost: podatkovna struktura mora porabiti čim manj prostora

V tem uvodnem besedilu bomo uporabili pravilnost kot nam je podana; ne bomo predpostavljali, da podatkovne strukture podajajo napačne poizvedbe, ali da ne podajajo pravilnih posodobitev. Videli bomo, da podatkovne strukture stremijo k čim manjši porabi podatkovnega prostora. To ne bo vedno vplivalo na izvedbeni čas operacij, ampak lahko malce upočasnijo podatkovne strukture v praksi.

Med analiziranjem časovne zahtevnosti v kontekstu s podatkovnimi strukturami se nagibamo k 3 različnim možnostim:

Časovna zahtevnost v najslabšem primeru: : je najtrdnejša časovna zahtevnost, saj če imajo operacije v podatkovni strukturi časovno zahtevnost v najslabšem primeru enako $f(n)$, tpomeni, da nobena od teh operacij ne bo porabila več kot $f(n)$ časa.

Amortizirana časovna zahtevnost: če predpostavimo, da ima amortizirana časovna zahtevnost operacij v podatkovni strukturi časovno zahtevnost enako $f(n)$, pomeni, da imajo operacije največjo zahtevnost enako $f(n)$. Natančneje pomeni, da če ima podatkovna struktura amortizirano časovno zahtevnost $f(n)$, potem zaporedje m operacij, porabi največ $mf(n)$ časa. Nekatere operacije lahko porabijo tudi več kot $f(n)$ časa, ampak je povprečje celotnega zaporedja operacij največ $f(n)$.

Pričakovana časovna zahtevnost: če predpostavimo, da je pričakovana časovna zahtevnost operacij na podatkovni strukturi enaka $f(n)$, pomeni, da je naključni čas delovanja enak naključni spremenljivki (glej 1.3.4) in pričakovana vrednost naključne spremenljivke je lahko največ $f(n)$. Naključna izbira v tem modelu podpira izbiro, ki jo izbere podatkovna struktura.

Da bi razumeli razliko med temi časovnimi zahtevnostmi, nam najbolj pomaga če si pogledamo primerjavo iz financ, pri nakupu nepremičnine:

Najslabši primer proti amortizirani ceni: Predpostavimo, da je cena nepremičnine \$120 000. Če želimo kupiti nepremičnino vzamemo 120 mesev (10 let) kredit, ki ga odplačujemo po \$1 200 na mesec. V tem primeru je najslabša možnost mesečnega plačila kredita enaka \$1 200 na mesec.

Če pa imamo dovolj denarja, se lahko odločimo za nakup nepremičnine z enkratnim plačilom \$120 000. V tem primeru, v obdobju 10 let, je amortizirana cena pri nakupu nepremičnine enaka:

$$\$120\,000/120 \text{ mesecev} = \$1\,000 \text{ na mesec} .$$

To je pa veliko manj, kot bi plačevali, če bi pri nakupu nepremičnine vzeli kredit.

Najslabši primer proti pričakovani ceni: Sedaj upoštevajmo zavarovanje proti požaru pri naši nepremičnini, ki je vredna \$120 000 . Pri proučevanju tisočih primerov so zavarovalnice določile, da je požarna škoda pri taki nepremičnino kot je naša, enaka \$10 na mesec. To je majhna številka, če predpostavimo, da veliko nepremičnin nikoli nima požara, nekatere imajo majhno škodo v primeru požara, najmanjše število pa je tistih, ki pri požaru zgorijo do tal. Upoštevajoč te podatke, zavarovalnice zaračunajo \$15 mesečno za zavarovanje v primeru požara.

Sedaj je pa čas odločitve, ali naj v najslabšem primeru plačujemo \$15 mesečno za zavarovanje v primeru požara, ali pa naj se sami zavarujemo in predpostavimo, da bi v primeru požara znašal \$10 mesečno? Res je, \$10 mesečno je manj kot je pričakovano, ampak moramo pa tudi spregjeti dejstvo, da bo strošek v primeru požara bistveno večji, saj če nepremičnina v primeru požara zgori do tal, bo ta strošek enak \$120 000.

Te finančne primerjave nam prikažejo, zakaj se raje odločimo za amortizirano ali pričakovano časovno zahtevnost, kot časovno zahtevnost v najslabšem primeru. Večkrat je mogoče, da dobimo manjšo aqli amortizirano časovno zahtevnost, kot časovno zahtevnost v najslabšem primeru. Na koncu je pa še velikokrat mogoče, da dobimo preprostejšo podatkovno strukturo, če se odločimo za amortizirano ali pa pričakovano časovno zahtevnost.

1.6 Vzorci kode

Vzorci kode v tej knjigi so napisani v Java .ampak, da bi bila ta knjiga bližje tudi bralcem, ki niso seznanjeni z Javaključnimi besedami so bili izrazi poenostavljeni. Na primer, bralci ne bodo naleteli na ključne besede kot so `public`, `protected`, `private`, or `static`. Bralec tudi ne bo naletel na diskusijo o hierarhiji razredov, razredih in vmesnikih ter podevovanju. Če bo to relevantno za bralca bo jasno razvidno iz teksta.

Ti dogovori bi morali narediti primere razumljive vsem z znanjem algoritemskih jezikov kot so B, C, C++, C#, Objective-C, D, Java, JavaScript, in tako dalje. Bralci, ki želijo vpogled v vse podrobnosti implementacij so dobrodošli, da si pogledajo Java izvorno kodo, ki spremlja knjigo.

Ta knjiga je mešanica matematične analize izvajanja programom v

Java . This means that To pomeni ,da nekatere enačbe vsebujejo spremenljivke, ki jih najdemo v izvorni kodi. Te spremenljivke so povsod uporabljene v istem pomenu, to velja za izvorno kodo kot tudi za enačbe. Na primer, pogosto uporabljena spremenljivka `n` je brez izjeme povsod uporabljena kot število, ki predstavlja število trenutno shranjenih vrednosti v podani podatkovni strukturi.

1.7 Seznam Podatkovnih Struktur

V tabelah 1.1 in 1.2 so povzete učinkovitosti podatkovnih struktur zajetih v tej knjigi, ki implementirajo vsakega od vmesnikov `List`, `USet`, and `SSet`, opisanih v ???. 1.6 pokaže odvisnosti med različnimi poglavji zajetimi v knjigi. Črtkana puščica kaže le šibko odvisnost znotraj katere je le majhen del poglavja odvisen od prejšnjega poglavja ali samo glavnih rezultatov prejšnjega poglavja.

1.8 Razprava in vaje

Vmesniki `List`, `USet` in `SSet`, ki so opisani v poglavju ?? se kažejo kot vpliv Java Collections Framework [?]

V osnovi gre za poenostavljene vrezije `List`, `Set`, `Map`, `SortedSet` in `SortedMap` vmesnikov, ki jih najdemo v Java Collections Framework. Izvirna koda v slednjem vsebuje enkapsulirane razrede za izdelavo `USet` in `SSet` implementacij v `Set`, `Map`, `SortedSet` in `SortedMap` implementacije.

Za detajlno obravnavo in razumevanje matematične vsebine tega poglavja, ki vsebuje asimptotično notacijo, logaritme, fakulteto, Stirlingovo aproksimacijo, osnove verjetnosti in ostalo, vzemi v roke učbenik Lyman, Leighton in Meyer [?]. Za osnove matematične analize, ki obravnava definicije algoritmov in eksponentnih funkcij, se obrni na (prosto dostopno) besedilo, ki ga je spisal Thompson [?].

Več informacij o osnovah verjetnosti, predvsem področja, ki je tesno povezana z računalništvom, sezi po učbeniku Rossa [?]. Druga priporočljiva referenca, ki pokriva asimptotično notacijo in verjetnost, je učbenik Graham, Knutha in Patashnika [?].

List implementacije			
	get(<i>i</i>)/set(<i>i, x</i>)	add(<i>i, x</i>)/remove(<i>i</i>)	
ArrayList	$O(1)$	$O(1 + n - i)^A$	§ 2.1
ArrayList	$O(1)$	$O(1 + \min\{i, n - i\})^A$	§ 2.4
DualArrayList	$O(1)$	$O(1 + \min\{i, n - i\})^A$	§ 2.5
RootishArrayList	$O(1)$	$O(1 + n - i)^A$	§ 2.6
DLLList	$O(1 + \min\{i, n - i\})$	$O(1 + \min\{i, n - i\})$	§ 3.2
SEList	$O(1 + \min\{i, n - i\}/b)$	$O(b + \min\{i, n - i\}/b)^A$	§ 3.3
SkiplistList	$O(\log n)^E$	$O(\log n)^E$	§ 4.3

USet implementacije			
	find(<i>x</i>)	add(<i>x</i>)/remove(<i>x</i>)	
ChainedHashTable	$O(1)^E$	$O(1)^{A,E}$	§ 5.1
LinearHashTable	$O(1)^E$	$O(1)^{A,E}$	§ ??

^A Označuje amortizacijski čas izvajanja.

^E Označuje pričakovani čas izvajanja.

Tabela 1.1: Povzetek implementacij List in USet.

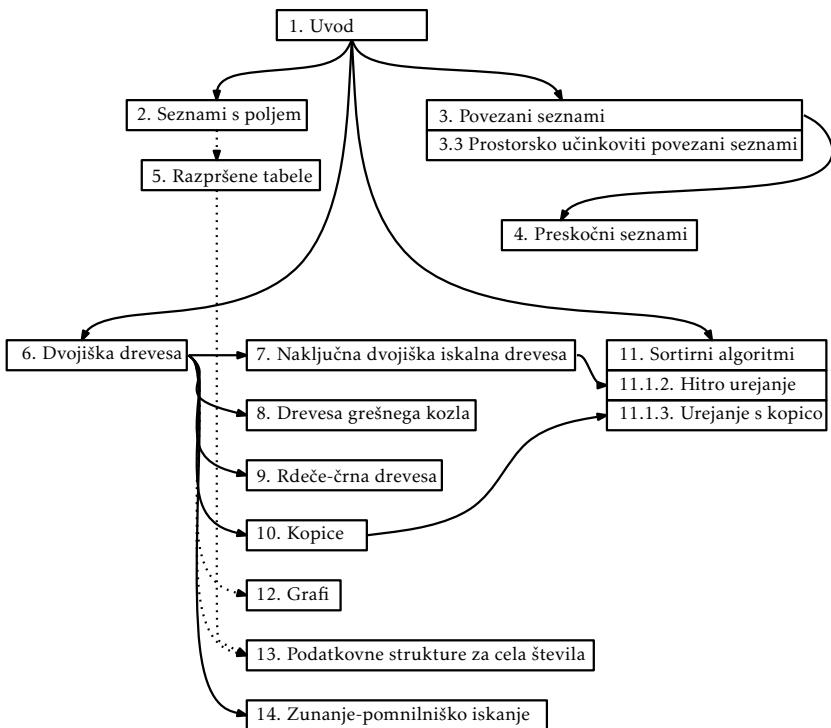
SSet implementacije			
	find(x)	add(x)/remove(x)	
SkiplistSSet	$O(\log n)^E$	$O(\log n)^E$	§ 4.2
Treap	$O(\log n)^E$	$O(\log n)^E$	§ 7.2
ScapegoatTree	$O(\log n)$	$O(\log n)^A$	§ ??
RedBlackTree	$O(\log n)$	$O(\log n)$	§ 9.2
BinaryTrie ^I	$O(w)$	$O(w)$	§ 13.1
XFastTrie ^I	$O(\log w)^{A,E}$	$O(w)^{A,E}$	§ 13.2
YFastTrie ^I	$O(\log w)^{A,E}$	$O(\log w)^{A,E}$	§ 13.3
BTree	$O(\log n)$	$O(B + \log n)^A$	§ ??
BTree ^X	$O(\log_B n)$	$O(\log_B n)$	§ ??

(Priority) Queue implementations			
	findMin()	add(x)/remove()	
BinaryHeap	$O(1)$	$O(\log n)^A$	§ ??
MeldableHeap	$O(1)$	$O(\log n)^E$	§ 10.2

^I Ta struktura lahko shrani le w -bitne celoštevilske podatke.

^X Označuje čas delovanja v znanje-pomnilniškem modelu; glej 14.

Tabela 1.2: Povzetek implementacij SSet in priority Queue.



Slika 1.6: Odvisnosti med poglavji v tej knjigi.

Za tiste, ki želite še posebej izpiliti znanje programiranja v Javi, najdete primere vaj na spletu [?].

Naloga 1.1. Naloga je sestavljena tako, da bralca seznavi s pravilnim izbiranjem najbolj ustrezone podatkovne strukture za dani primer. Če je del naloge že implementiran, potem je mišljeno, da se naloga reši s smiselnouporabo danega vmesnika (Stack, Queue, Deque, Uset ali SSet), ki ga priskrbi Java Collections Framework.

Problem reši tako, da nad vsako vrstico prebrane tekstovne datoteke izvršiš operacijo in pri tem uporabiš najbolj primerno podatkovno strukturo. Implementacija programa mora biti dovolj hitra, da obdelava datoteko z milijon vnosov v nekaj sekundah.

1. Preberi vhod vrstico po vrstico in izpiši vrstice v obratnem vrstnem redu tako, da bo zadnji vnos izpisani prvi, predzadnji drugi in tako naprej.
2. Preberi prvih 50 vrstic vhoda in jih nato izpiši v obratnem vrstnem redu. Nato preberi naslednjih 50 vrstic in jih ponovno vrni v obratnem vrstnem redu. Slednje ponavljam, dokler ne zmanjka vrstic vhoda. Ko program pride do točke, da je na vhodu manj kot 50 vrstic, naj vse preostale izpiše v obratnem vrstnem redu.

Z drugimi besedami povedano, izhod se bo začel z ispisom 50. vrstice, nato 49., za to 48. in vse tako do prve vrstice. Prvi vrstici bo sledila 100. vrstica vhoda, njej 99. in vse tako do 51. vrstice ter tako naprej.

Tekom izvajanja naj program v pomnilniku ne hrani več kot 50 vrstic naenkrat.

3. Beri vhod vrstico po vrstico. Program bere po 42 vrstic in če je katera od teh prazna (npr. niz dolžine nič), potem izpiše 42. vrstico pred to, ki je prazna. Na primer, če je 242. prazna, potem naj program izpiše 200. vrstico. Program naj bo implementiran tako, da v danem trenutku ne shranjuje več kot 43 vrstic vhoda naenkrat.
4. Beri vhod vrstico po vrstico in na izhod izpiši le tiste, ki so se na vhodu pojavile prvič. Bodi posebno pozoren na to, da datoteka,

četudi ima veliko podvojenih vrstic, ne porabi več pomnilnika, kot je zahtevano za zapis unikatnih vrstic.

5. Beri vhod vrstico po vrstico in izpiši vse vrstice, ki so se vsaj enkrat že pojavile na vhodu (cilj je, da se izločijo unikatne vrstice vhoda). Bodи posebno pozoren na to, da datoteka, četudi ima veliko podvojenih vrstic, ne porabi več pomnilnika, kot je zahtevano za zapis unikatnih vrstic.
6. Preberi celoten vnos vrstico za vrstico in izpiši vse vrstice, razvrščene po velikosti, začenši z najkrajšo. Če sta dve vrstici enake dolžine, naj ju sortira “sorted order.” Podvojene vrstice naj bodo izpisane samo enkrat.
7. Naredi enako kot pri prejšnji nalogi, le da so tokrat podvojene vrstice izpisane tolikokrat kolikor krat so bile vnesene.
8. Preberi celoten vnos vrstico za vrstico in izpiši najprej sode vrstice, začenši s prvo, vrstico 0, katerim naj sledijo lihe vrstice.
9. Preberi celoten vnos vrstico za vrstico, jih naključno premešaj in izpiši. Torej, ne sme se spremeniti vsebina vrstice, le njihov vrstni red naj se zamenja.

Naloga 1.2. *Dyck word* je sekvenca $+1$ in -1 z lastnostjo, da vsota katerekoli prepone zaporedja ni negativna. Na primer, $+1, -1, +1, -1$ je Dyck word, med tem ko $+1, -1, -1, +1$ ni Dyck word ker je predpona $+1 - 1 - 1 < 0$. Opiši katerokoli relacijo med Sklad push(x) in pop() operacijo.

Naloga 1.3. *Matched string* je zaporedje $\{, \}, (,), [, in]$ znakov, ki se ustrezano ujemajo. Na primer, “ $\{\{()\[]\}\}$ ” je matched string, medtem ko “ $\{\{()\}\}$ ” ni, saj se drugi $\{$ ujema z $\]$. Pokaži kako uporabiti sklad, da za niz dolžine n , ugotoviš v $O(n)$ časa ali je matched string ali ne.

Naloga 1.4. Predpostavimo, da imamo Sklad, s , ki podpira samo operacije push(x) in pop(). Pokaži kako lahko samo z uporabo FIFO vrste, q , obrnemo vrstni red vseh elementov v s .

Naloga 1.5. Z uporabo USet, implementiraj Bag. Bag je podoben USet—podpira metode add(x), remove(x) in find(x) —ampak dovoljuje hrambo

dvojnih elementov. `Find(x)` operacija v Bag vrne nekatere (če sploh kateri) element, ki je enak `x`. Poleg tega Bag podpira operacijo `findAll(x)`, ki vrne seznam vseh elementov, ki so enaki `x`.

Naloga 1.6. Iz samega začetka implementiraj in testiraj implementacijo vmesnikov `List`, `USet` in `SSet`, za katere ni nujno, da so učinkovite. Lahko so uporabljene za testiranje pravilnosti in zmogljivosti bolj učinkovitih implementacij. (Najlažji način za dosego tega je, da se shrani vse elemente v polje)

Naloga 1.7. Izboljšaj zmogljivost implementacije prejšnjega vprašanja z uporabo kateregakoli trika, ki ti pade na pamet. Eksperimentiraj in razmisli o tem, kako bi lahko izboljšal zmogljivost implementacij `add(i, x)` in `remove(i)` v svoji implementaciji vmesnika `List`. Razmisli, kako bi se dalo izboljšati zmogljivost operacije `find(x)` tvoje implementacije `USet` in `SSet`. Ta naloga je zasnovana tako, da ti predstavi kako težko je doseči učinkovitost v implementaciji teh vmesnikov.

Poglavlje 2

Implementacija seznama s poljem

V tem poglavju si bomo pogledali izvedbe vmesnikov Seznama in Vrste, kjer je osnoven podatek hranjen v polju, imenovanem *podporno polje*. V spodnji tabeli imamo prikazane časovne zahtevnosti operacij za podatkovne strukture predstavljene v tem poglavju:

	$\text{get}(\mathbf{i})/\text{set}(\mathbf{i}, \mathbf{x})$	$\text{add}(\mathbf{i}, \mathbf{x})/\text{remove}(\mathbf{i})$
ArrayStack	$O(1)$	$O(\mathbf{n} - \mathbf{i})$
ArrayDeque	$O(1)$	$O(\min\{\mathbf{i}, \mathbf{n} - \mathbf{i}\})$
DualArrayList	$O(1)$	$O(\min\{\mathbf{i}, \mathbf{n} - \mathbf{i}\})$
RootishArrayList	$O(1)$	$O(\mathbf{n} - \mathbf{i})$

Podatkovne strukture, kjer podatke shranjujemo v enojno polje imajo veliko prednosti, a tudi omejitve:

- V polju imamo vedno konstantni čas za dostop do kateregakoli podatka. To nam omogoča, da se operaciji $\text{get}(\mathbf{i})$ in $\text{set}(\mathbf{i}, \mathbf{x})$ izvedeta v konstantnem času.
- Polja niso dinamična. Če želimo vstaviti ali izbrisati element v sredini polja moramo premakniti veliko elementov, da naredimo prostor za novo vstavljen element oz. da zapolnimo praznino potem, ko smo element izbrisali. Zato je časovna zahtevnost operacij $\text{add}(\mathbf{i}, \mathbf{x})$ in $\text{remove}(\mathbf{i})$ odvisna od spremenljivk \mathbf{n} in \mathbf{i} .
- Polja ne moremo širiti ali krčiti. Ko imamo večje število elementov, kot je veliko naše podporno polje, moramo ustvariti novo, dovolj

Implementacija seznama s poljem

veliko polje, v katerega kopiramo podatke iz prejšnjega polja. Ta operacija pa je zelo draga.

Tretja točka je zelo pomembna, saj časovne zahtevnosti iz zgornje tabele ne vključujejo spremicanja velikosti polja. V nadaljevanju bomo videli, da širjenje in krčenje polja ne dodata veliko k *povprečni* časovni zahtevnosti, če jih ustrezno upravljamo. Natančneje, če začnemo s prazno podatkovno strukturo in izvedemo zaporedje operacij m `add(i, x)` ali `remove(i)`, potem bo časovna zahtevnost širjenja in krčenja polja za m operacij $O(m)$. Čeprav so nekatere operacije dražje je povprečna časovna zahtevnost nad vsemi m operacijami samo $O(1)$ za operacijo.

2.1 ArrayStack: Implementacija sklada s poljem

Z operacijo `ArrayStack` implementiramo vmesnik za seznam z uporabo polja `a`, imenovanega the *podporno polje*. Element v seznamu na indeksu `i` je hranjen v `a[i]`. V večini primerov je velikost polja `a` večja, kot je potrebno, zato uporabimo število `n` kot stevec števila elementov spravljenih v polju `a`. Tako imamo elemente spravljene v `a[0], …, a[n – 1]` in v vseh primerih velja, $a.length \geq n$.

```
ArrayStack
T[] a;
int n;
int size() {
    return n;
}
```

2.1.1 Osnove

Dostop in spremicanje elementov v `ArrayStack` z uporabo operacij `get(i)` in `set(i, x)` je zelo lahko. Po izvedbi potrebnih mejnih preverjanj polja vrnemo množico oz. `a[i]`.

```
ArrayStack
T get(int i) {
    return a[i];
```

```

    }
T set(int i, T x) {
    T y = a[i];
    a[i] = x;
    return y;
}

```

Operaciji vstavljanja in brisanja elementov iz `ArrayStack` sta predstavljeni v 2.1. Za implementacijo `add(i, x)` operacije najprej preverimo če je polje `a` polno. Če je, kličemo metodo `resize()` za povečanje velikosti polja `a`. Kako je metoda `resize()` implementirana, si bomo pogledali kasneje, saj nas trenutno zanima samo to, da potem, ko kličemo metodo `resize()` še vedno ohranjamo pogoj `a.length > n`. Sedaj lahko premaknemo elemente `a[i], ..., a[n - 1]` za ena v desno, da naredimo prostor za `x`, množico `a[i]` spravimo v `x` in povečamo `n`, saj smo vstavili nov element.

```

    } ArrayStack
void add(int i, T x) {
    if (n + 1 > a.length) resize();
    for (int j = n; j > i; j--)
        a[j] = a[j-1];
    a[i] = x;
    n++;
}

```

Če zapostavimo časovno zahtevnost ob morebitnem klicanju metode `resize()`, potem je časovna zahtevnost operacije `add(i, x)` sorazmerna številu elementov, ki jih moramo premakniti, da naredimo prostor za novo vstavljen element `x`. Zato je časovna zahtevnost operacije (zanemarimo časovno zahtevnost spremenjanja polja `a`) $O(n - i)$.

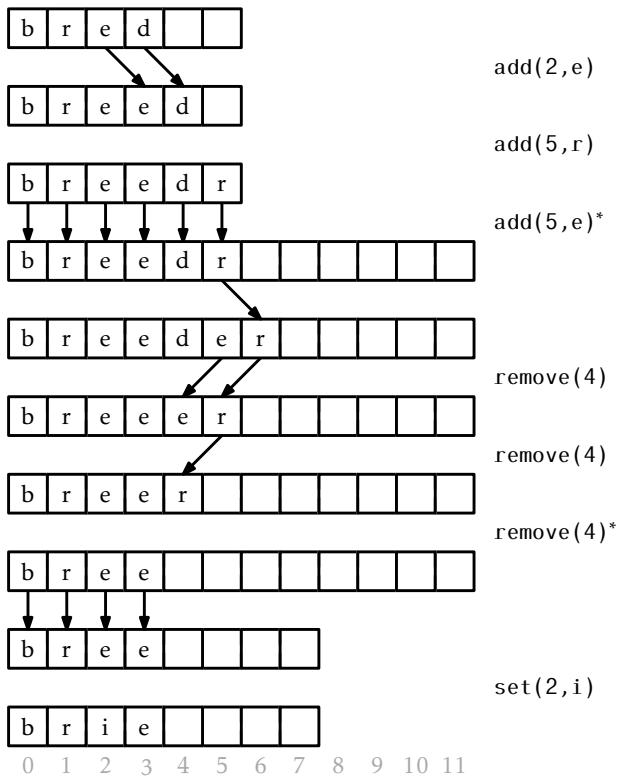
Implementacija operacije `remove(i)` je zelo podobna. Premaknemo elemente `a[i + 1], ..., a[n - 1]` za ena v levo (prepišemo `a[i]`) in zmanjšamo vrednost `n`. Potem preverimo, če števec `n` postaja občutno manjši kot `a.length` s preverjanjem $a.length \geq 3n$. Če je občutno manjši kličemo metodo `resize()` za zmanjšanje velikosti polja `a`.

```

    } ArrayStack
T remove(int i) {
    T x = a[i];

```

Implementacija seznama s poljem



Slika 2.1: Zaporedje operacij `add(i, x)` in `remove(i)` v `ArrayStack`. Puščice označujejo elemente, ki jih je potreбno kopirati. Operacije, po katerih moramo klicati metodo `resize()` so oznaчene z zvezdico.

```

    for (int j = i; j < n-1; j++)
        a[j] = a[j+1];
    n--;
    if (a.length >= 3*n) resize();
    return x;
}

```

Če zanemarimo časovno zahtevnost metode `resize()` je časovna zahtevnost operacije `remove(i)` sorazmerna s številom elementov, ki jih moramo premakniti. To pomeni, da je časovna zahtevnost $O(n - i)$.

2.1.2 Večanje in krčenje

Metoda `resize()` je dokaj enostavna; alocira novo polje `b` velikosti $2n$ in skopira n elementov iz polja `a` v prvih n mest polja `b` in nato postavi `a` v `b`. Tako po klicu `resize()`, `a.length = 2n`.

```

void resize() {
    T[] b = newArray(max(n*2, 1));
    for (int i = 0; i < n; i++) {
        b[i] = a[i];
    }
    a = b;
}

```

Analiza cene operacije `resize()` je lahka. Metoda naredi polje `b` velikosti $2n$ in kopira n elementov iz `a` v `b`. To traja $O(n)$ časa.

Pri analizi časa delovanja iz prejšnjega poglavja ni bila všteta cena klica `resize()` funkcije. V tem poglavju bomo analizirali to ceno z uporabo tehnike znane pod imenom *amortizirana analiza*. Ta način ne poskuša ugotoviti cene za sprememjanje velikosti med vsako `add(i, x)` in `remove(i)` operacijo. Namesto tega, se posveti ceni vseh klicev `resize()` med zaporedjem m klicev funkcije `add(i, x)` ali `remove(i)`.

Predvsem pokažemo:

Lema 2.1. Če je ustvarjen prazen `ArrayList` in katerokoli zaporedje, ko je $m \geq 1$ kliče `add(i, x)` ali `remove(i)` potem je skupen porabljen čas za vse klice `resize()` enak $O(m)$.

Dokaz. Pokazali bomo, da vsakič ko je klican `resize()`, je število klicev `add` ali `remove` od zadnjega klica `resize()` funkcije, vsaj $n/2 - 1$. Torej, če n_i označuje vrednost n med i tim klicem metode `resize()` in r označuje število klicev funkcije `resize()`, potem je skupno število klicev `add(i, x)` ali `remove(i)` vsaj

$$\sum_{i=1}^r (\mathbf{n}_i/2 - 1) \leq m ,$$

kar je enako kot

$$\sum_{i=1}^r \mathbf{n}_i \leq 2m + 2r .$$

Na drugi strani, je skupno število časa uporabljenega med vsem `resize()` klici enako

$$\sum_{i=1}^r O(\mathbf{n}_i) \leq O(m + r) = O(m) ,$$

ker r ni več kot m . Vse kar nam ostane je pokazati, da je število klicev `add(i, x)` ali `remove(i)` med $(i - 1)$ tim in i tim klicem za `resize()` enako vsaj $n_i/2$.

Upoštevati moramo dva primera. V prvem primeru, je bila metoda `resize()` klicana s strani funkcije `add(i, x)`, ker je bilo polje `a` polno, t.j., `a.length = n = ni`. Gledano na prejšnji klic funkcije `resize()`: je bila velikost `a`-ja po klicu enaka `a.length`, vendar je bilo število elementov shranjenih v `a`-ju največ `a.length/2 = ni/2`. Zdaj pa je število elementov shranjenih v `a` enako $n_i = a.length$, torej se je moralo, od prejšnjega klica `resize()` izvesti vsaj $n_i/2$ klicev `add(i, x)`. Drugi primer se zgodi, ko je `resize()` klicana s strani funkcije `remove(i)`, ker je `a.length ≥ 3n = 3ni`. Enako kot prej je po prejšnjemu klicu `resize()` bilo število elementov shranjenih v `a` najmanj `a.length/2 - 1`.¹ Zdaj pa je v `a` shranjenih $n_i ≤ a.length/3$ elementov. Zato je število `remove(i)` operacij od zadnjega

¹ – 1 v tej formuli pomeni poseben primer ko je $n = 0$ in `a.length = 1`.

`resize()` klica vsaj

$$\begin{aligned} R &\geq \mathbf{a.length}/2 - 1 - \mathbf{a.length}/3 \\ &= \mathbf{a.length}/6 - 1 \\ &= (\mathbf{a.length}/3)/2 - 1 \\ &\geq \mathbf{n}_i/2 - 1 . \end{aligned}$$

V vsakem primeru je število klicev `add(i, x)` ali `remove(i)`, ki se zgodijo med $(i - 1)$ tim klicem za `resize()` in i tim klicem za `resize()` je natanko toliko $\mathbf{n}_i/2 - 1$, kot je tudi potrebno za dokončanje dokaza. \square

2.1.3 Povzetek

Naslednji izrek povzema učinkovitost izvedbe podatkovne strukture `ArrayList`:

Izrek 2.1. *`ArrayList` implementira `List` vmesnik. Z ignoriranjem cene klicev funkcije `resize()` `ArrayList` podpira naslednje operacije:*

- `get(i)` in `set(i, x)` v času $O(1)$ a eno operacijo; in
- `add(i, x)` in `remove(i)` v času $O(1 + n - i)$ na operacijo.

Poleg tega, če začnemo z prazno strukturo `ArrayList` in potem izvajamo katerokoli zaporedje od m `add(i, x)` in `remove(i)` operacij privede v skupno $O(m)$ časa uporabljenega med vsem klici funkcije `resize()`.

`ArrayList` je učinkovit način za implementiranje Sklada. Funkcijo `push(x)` lahko implementiramo kot `add(n, x)` in funkcijo `pop()` kot `remove(n - 1)`. V tem primeru bodo te operacije potrebovale $O(1)$ amortiziranega časa.

2.2 FastArrayList: Optimiziran `ArrayList`

`ArrayList` opravi večino dela z zamenjevanjem (s `add(i, x)` in `remove(i)`) in kopiranjem (z `resize()`) podatkov. V izvedbah prikazanih zgoraj, je bilo to narejeno s pomočjo `for` zanke. Izkaže se, da ima veliko programskih okolij posebne funkcije, ki so zelo učinkovite pri kopiranju in premikanju blokov podatkov. V programskega jeziku C, obstajajo funkcije

`memcpy(d, s, n)` in `memmove(d, s, n)`. V C++ jeziku je `std::copy(a0, a1, b)` algoritmom. V Javi je metoda `System.arraycopy(s, i, d, j, n)`.

FastArrayStack

```
void resize() {
    T[] b = newArray(max(2*n, 1));
    System.arraycopy(a, 0, b, 0, n);
    a = b;
}
void add(int i, T x) {
    if (n + 1 > a.length) resize();
    System.arraycopy(a, i, a, i+1, n-i);
    a[i] = x;
    n++;
}
T remove(int i) {
    T x = a[i];
    System.arraycopy(a, i+1, a, i, n-i-1);
    n--;
    if (a.length >= 3*n) resize();
    return x;
}
```

Te funkcije so ponavadi zelo optimizirane in lahko uporabljajo tudi posebne strojne ukaze, ki lahko kopirajo veliko hitreje, kot z uporabo zanke `for`. Vseeno s pomočjo teh funkcij ne moremo asimptotično zmanjšati izvajalnih časov, a je ta optimizacija še vedno koristna. V Java izvedbah Jave, uporaba nativnega `System.arraycopy(s, i, d, j, n)` povzroči pohitritve za faktor med 2 in 3, odvisno od vrste izvajanih operacij. Izvajane pohitritve se lahko razlikujejo od sistema do sistema.

2.3 ArrayQueue: Vrsta na osnovi polja

V tem poglavju bomo predstavili podatkovno strukturo `ArrayQueue`, ki implementira FIFO vrsto; elemente z vrste odstranujemo (z uporabo operacije `remove()`) v istem vrstnem redu, kot so bili dodani (z uporabo operacije `add(x)`).

Opazimo, da `ArrayList` ni dobra izbira za izvedbo FIFO vrste in si-

cer zato, ker moramo izbrati en konec seznama, na katerega dodajamo elemente, nato pa elemente odstranjujemo z drugega konca. Ena izmed operacij mora delovati na glavi seznama, kar vključuje klicanje `add(i, x)` ali `remove(i)`, kjer je vrednost `i = 0`. To nudi čas izvajanja sorazmeren `n`.

Da bi dosegli učinkovito implementacijo vrste na osnovi seznama, najprej opazimo, da bi bil problem enostaven, če bi imeli neskočno polje `a`. Lahko bi hrаниli indeks `j`, ki hrani naslednji element za odstranitev ter celo število `n`, ki šteje število elementov v vrsti. Elementi vrste bi bili vedno shranjeni v

$$a[j], a[j+1], \dots, a[j+n-1] .$$

Sprva bi bila `j` in `n` nastavljena na 0. Na novo dodan element bi uvrstili v `a[j+n]` in povečali `n`. Za odstranitev elementa bi ga odstranili iz `a[j]`, povečali `j` in zmanjšali `n`.

Težava te rešitve je potreba po neskočnem polju. `ArrayList` to simulaира z uporabo končnega polja in *modularne aritmetike*. To je vrsta aritmetike, ki jo uporabljam pri napovedovanju časa. Na primer 10:00 plus pet ur je 3:00. Formalno pravimo, da je

$$10 + 5 = 15 \equiv 3 \pmod{12} .$$

Zadnji del enačbe beremo kot "15 je skladno s 3 po modulu 12." Operator `mod` lahko obravnavamo tudi kot binarni operator, da je

$$15 \bmod 12 = 3 .$$

V splošnem je, za celo število a in pozitivno celo število m , $a \bmod m$ enolično celo število $r \in \{0, \dots, m-1\}$ tako, da velja $a = r + km$ za poljubno celo število k . Poenostavljeno vrednost r predstavlja ostanek pri deljenju a z m . V večini programskih jezikov, vključno z Java, je operator `mod` predstavljen z znakom $\%$.²

Modularna aritmetika je uporabna za simulacijo neskončnega polje, ker `i mod a.length` vedno vrne vrednost na intervalu $0, \dots, a.length - 1$. Z uporabo modularne aritmetike lahko elemente vrste shranimo na naslednja mesta v polju

$$a[j \% a.length], a[(j + 1) \% a.length], \dots, a[(j + n - 1) \% a.length] .$$

²Temu včasih rečemo operator *brain-dead*, ker nepravilno implementira matematični operator `mod`, ko je prvi argument negativno število.

Implementacija seznama s poljem

To obravnava polje `a` kot *krožno polje* kjer polje indekse večje kot `a.length - 1` "ovije naokrog" na začetek polja.

Paziti moramo le še, da število elementov v `ArrayQueue` ne preseže velikosti `a`.

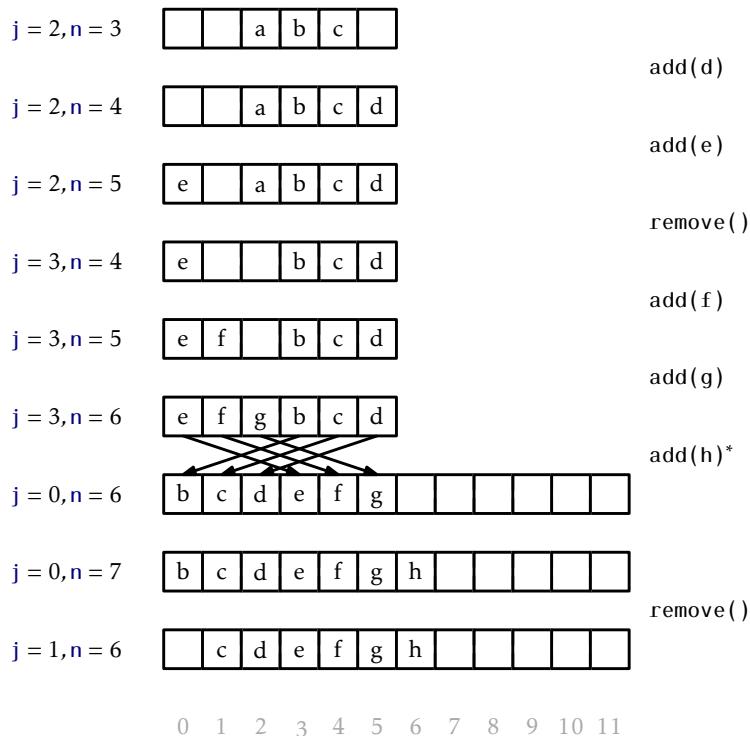
```
T[] a;
int j;
int n;
```

Zaporedje operacij `add(x)` in `remove()` nad `ArrayQueue` je prikazano na 2.2. Za izvedbo `add(x)` moramo najprej preveriti, če je `a` poln, in s klicem `resize()` velikost `a` povečati. Nato `x` shranimo v `a[(j+n)%a.length]` in povečamo `n`.

```
boolean add(T x) {
    if (n + 1 > a.length) resize();
    a[(j+n) % a.length] = x;
    n++;
    return true;
}
```

Za izvedbo `remove()` moramo najprej za kasnejšo rabo shraniti `a[j]`. Nato zmanjšamo `n` in povečamo `j` (po modulu `a.length`) tako, da nastavimo `j = (j+1) mod a.length`. Na koncu vrnemo shranjeno vrednost `a[j]`. Po potrebi lahko zmanjšamo velikost `a` s klicem `resize()`.

```
T remove() {
    if (n == 0) throw new NoSuchElementException();
    T x = a[j];
    j = (j + 1) % a.length;
    n--;
    if (a.length >= 3*n) resize();
    return x;
}
```



Slika 2.2: Zaporedje operacij `add(x)` in `remove(i)` nad ArrayQueue. Puščice označujejo kopiranje elementov. Operacije, ki se zaključijo s klicem `resize()` so označene z zvezdico.

Implementacija seznama s poljem

Operacija `resize()` je zelo podobna operaciji `resize()` pri `ArrayStack`. Dodeli novo polje `b` velikosti $2n$ in prepiše

```
a[j], a[(j + 1) % a.length], ..., a[(j + n - 1) % a.length]
```

na

```
b[0], b[1], ..., b[n - 1]
```

in nastavi `j = 0`.

```
void resize() {
    T[] b = newArray(max(1, n*2));
    for (int k = 0; k < n; k++)
        b[k] = a[(j+k) % a.length];
    a = b;
    j = 0;
}
```

2.3.1 Povzetek

Naslednji izrek povzema učinkovitost podatkovne strukture `ArrayQueue`:

Izrek 2.2. *ArrayQueue implementira vmesnik (FIFO) Vrste. Če izvzamemo ceno klica `resize()`, omogoča `ArrayQueue` izvajanje operacij `add(x)` in `remove()` v času $O(1)$ na operacijo. Poleg tega, začenši s prazno vrsto `ArrayQueue`, vsako zaporedje m operacij `add(i, x)` in `remove(i)` porabi skupno $O(m)$ časa skozi vse klice na `resize()`.*

2.4 ArrayDeque: Hitra obojestranska vrsta z uporabo polja

Struktura `ArrayQueue` iz prejšnjega poglavja je podatkovna struktura za predstavitev zaporedja, ki omogoča učinkovito dodajanje na en konec in odstranjevanje z drugega konca. Podatkovna struktura `ArrayDeque` pa omogoče tako učinkovito dodajanje kot tudi odstranjevanje z obih koncov. Ta struktura implementira vmesnik `List` z uporabo enake tehnike krožnega polja, ki je uporabljena pri `ArrayQueue`.

ArrayDeque

```
T[] a;
int j;
int n;
```

Operaciji `get(i)` in `set(i,x)` nad `ArrayDeque` sta enostavni. Vrneta oziroma nastavita element polja `a[(j + i) mod a.length]`.

ArrayDeque

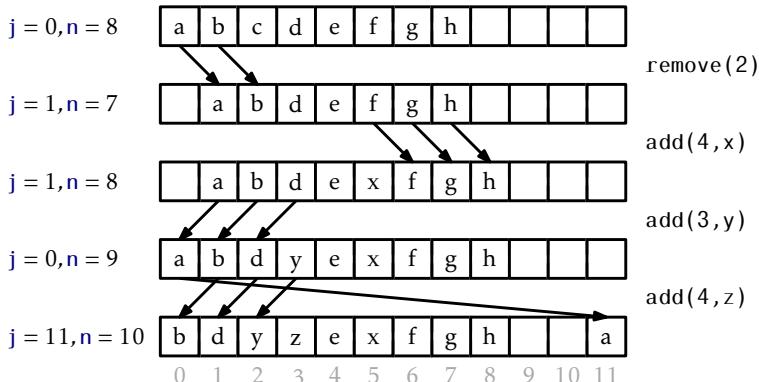
```
T get(int i) {
    return a[(j+i)%a.length];
}
T set(int i, T x) {
    T y = a[(j+i)%a.length];
    a[(j+i)%a.length] = x;
    return y;
}
```

Implementacija operacije `add(i,x)` je bolj zanimiva. Kot ponavadi, najprej preverimo če je `a` poln in ga po potrebi povečamo s klicem `resize()`. Želimo, da je ta operacija hitra tako, ko je `i` majhen (blizu 0), kot tudi, ko je `i` velik (blizu `n`). Zato preverimo, če drži `i < n/2`. Če drži, zamaknemo elemente `a[0],...,a[i - 1]` za eno mesto v levo. Sicer (`i ≥ n/2`), elemente `a[i],...,a[n - 1]` zamaknemo za eno mesto v desno. 2.3 prikazuje operaciji `add(i,x)` in `remove(x)` nad `ArrayDeque`.

ArrayDeque

```
void add(int i, T x) {
    if (n+1 > a.length) resize();
    if (i < n/2) { // shift a[0],...,a[i-1] left one position
        j = (j == 0) ? a.length - 1 : j - 1; //(j-1)mod a.length
        for (int k = 0; k <= i-1; k++)
            a[(j+k)%a.length] = a[(j+k+1)%a.length];
    } else { // shift a[i],...,a[n-1] right one position
        for (int k = n; k > i; k--)
            a[(j+k)%a.length] = a[(j+k-1)%a.length];
    }
    a[(j+i)%a.length] = x;
    n++;
}
```

Implementacija seznama s poljem



Slika 2.3: Zaporedje operacij `add(i, x)` in `remove(i)` nad `ArrayDeque`. Puščice označujejo prestavljanje elementov.

S prestavljanjem elementov na tak način zagotovimo, da `add(i, x)` nikoli ne potrebuje prestaviti več not $\min\{i, n - i\}$ elementov. Čas izvajanja operacije `add(i, x)`, (če ignoriramo ceno operacije `resize()`), je potemtakem $O(1 + \min\{i, n - i\})$.

Operacija `remove(i)` je izvedena podobno. Odvisno od $i < n/2$, `remove(i)` bodisi zamakne elemente $a[0], \dots, a[i-1]$ za eno mesto v desno, bodisi elemente $a[i+1], \dots, a[n-1]$ zamakne za eno mesto v levo. To spet pomeni, da `remove(i)` za zamik elementov nikoli ne potrebuje več kot $O(1 + \min\{i, n - i\})$ časa.

```

ArrayDeque
T remove(int i) {
    T x = a[(j+i)%a.length];
    if (i < n/2) { // shift a[0],...,a[i-1] right one position
        for (int k = i; k > 0; k--)
            a[(j+k)%a.length] = a[(j+k-1)%a.length];
        j = (j + 1) % a.length;
    } else { // shift a[i+1],...,a[n-1] left one position
        for (int k = i; k < n-1; k++)
            a[(j+k)%a.length] = a[(j+k+1)%a.length];
    }
    n--;
    if (3*n < a.length) resize();
}
```

```
    return x;  
}
```

2.4.1 Povzetek

Naslednji izrek povzema učinkovitost podatkovne strukture `ArrayDeque`:

Izrek 2.3. *ArrayDeque implementira vmesnik `List`. Če izvzamemo ceno klica `resize()`, omogoča `ArrayDeque` izvajanje operacij*

- `get(i)` in `set(i, x)` v času $O(1)$ na operacijo; in
- `add(i, x)` in `remove(i)` v času $O(1 + \min\{i, n - i\})$ na operacijo.

Poleg tega, začenši s prazno obojestransko vrsto `ArrayDeque`, vsako zaporedje m operacij `add(i, x)` in `remove(i)` porabi skupno $O(m)$ časa skozi vse klice na `resize()`.

2.5 DualArrayDeque: Gradnja obojestranske vrste z dveh skladov

V sledеčem poglavju bomo predstavili podatkovno strukturo `DualArrayDeque`, ki za dosego enakih meja učinkovitosti kot `ArrayDeque`, uporablja dve skladovni polji (`ArrayList`). Čeprav ni asimptotična učinkovitost `DualArrayDeque` nič boljša kot pri `ArrayDeque`, je struktura vseeno zanimiva, ker nudi dober primer napredne strukture z združitvijo dveh enostavnih.

`DualArrayDeque` predstavlja seznam z uporabo dveh `ArrayList`ov. Spomnimo se, da `ArrayList` deluje hitro, ko operacije nad njim spremi-njajo elementa z njegovega konca. `DualArrayDeque` sestoji iz dveh `ArrayList`ov, enega `spredaj (front)` in enega `zadaj (back)`, s konci nasproti, da to operacije hitre na obeh straneh.

```
DualArrayDeque  
List<T> front;  
List<T> back;
```

Implementacija seznama s poljem

DualArrayDeque ne hrani eksplisitno števila elementov, n, ki jih vsebuje. Števila ne rabi hraniti, saj vsebuje `n = front.size() + back.size()` elementov. Vseeno pa bomo pri analizi DualArrayDeque uporabljali `n` za označevanje števila vsebovanih elementov.

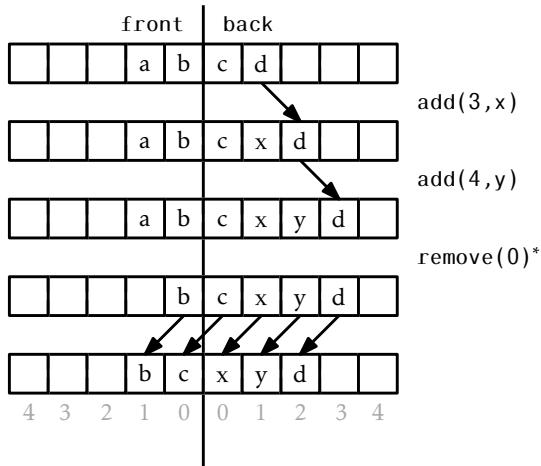
```
DualArrayDeque  
int size() {  
    return front.size() + back.size();  
}
```

Sprednji ArrayStack hrani seznam elementov z indeksi $0, \dots, \text{front.size()}-1$, vendar jih hrani v obratnem vrstnem redu. Zadnji ArrayStack pa hrani seznam elementov z indeksi $\text{front.size()}, \dots, \text{size()}-1$ v normalnem vrstnem redu. Na tak način se `get(i)` in `set(i, x)` prevedeta v primerne klice `get(i)` ali `set(i)` na bodisi sprednjem ali zadnjem koncu, kar potrebuje $O(1)$ časa na operacijo.

```
DualArrayDeque  
T get(int i) {  
    if (i < front.size()) {  
        return front.get(front.size()-i-1);  
    } else {  
        return back.get(i-front.size());  
    }  
}  
T set(int i, T x) {  
    if (i < front.size()) {  
        return front.set(front.size()-i-1, x);  
    } else {  
        return back.set(i-front.size(), x);  
    }  
}
```

Opazimo da, če je indeks `i < front.size()`, potem ustreza elementu `spredaj` na položaju `front.size() - i - 1`, ker so elementi `spredaj` shranjeni v obratnem vrstnem redu.

Dodajanje in odstranjevanje elementov iz DualArrayDeque je prikazano na sliki 2.4. Operacija `add(i, x)` doda element `spredaj` ali `zadaj`,



Slika 2.4: Zaporedje operacij `add(i, x)` in `remove(i)` nad `DualArrayDeque`. Puščice označujejo prestavljanje elementov. Operacije, po katerih se seznam uravnoteži s klicom `balance()`, so označene z zvezdico.

odvisno od situacije:

```
DualArrayDeque
void add(int i, T x) {
    if (i < front.size()) {
        front.add(front.size()-i, x);
    } else {
        back.add(i-front.size(), x);
    }
    balance();
}
```

Metoda `add(i, x)` uravnoteži **srednji** in **zadnji** `ArrayList` s klicom metode `balance()`. Izvedba `balance()` je prikazana spodaj, za enkrat pa je dovolj, če vemo, da razen če je `size() < 2`, `balance()` poskrbi za to, da se `front.size()` in `back.size()` ne razlikujeta več kot za faktor 3. Natančneje, $3 \cdot \text{front.size()} \geq \text{back.size()}$ in $3 \cdot \text{back.size()} \geq \text{front.size()}$.

Nato, analiziramo ceno metode `add(i, x)`, pri tem ne upoštevamo ceno klicev metode `balance()`. Če $i < \text{front.size}()$, potem se `add(i, x)` izvede s

klicem na `front.add(front.size() - i - 1, x)`. Ker je `front` `ArrayList` je cena tega

$$O(\text{front.size()} - (\text{front.size()} - i - 1) + 1) = O(i + 1) . \quad (2.1)$$

Po drugi strani pa, če drži $i \geq \text{front.size}()$, se `add(i, x)` izvede s klicem `back.add(i - front.size(), x)`. Cena tega pa je

$$O(\text{back.size()} - (i - \text{front.size}()) + 1) = O(n - i + 1) . \quad (2.2)$$

Opazimo, da se prvi primer (2.1) pojavi, ko velja $i < n/4$. Drugi primer (2.2) se pojavi, ko velja $i \geq 3n/4$. Kadar $n/4 \leq i < 3n/4$, ne moremo biti prepričani ali delovanje vpliva na `front` ali `back`, ampak v vsakem primeru se postopek izvaja $O(n) = O(i) = O(n - i)$ časa, saj je $i \geq n/4$ in $n - i > n/4$. Če povzamemo situacijo imamo

$$\text{Čas izvajanja add}(i, x) \leq \begin{cases} O(1 + i) & \text{if } i < n/4 \\ O(n) & \text{if } n/4 \leq i < 3n/4 \\ O(1 + n - i) & \text{if } i \geq 3n/4 \end{cases}$$

Tako je čas izvajanja `add(i, x)`, če zanemarimo ceno klicev metode `balance()` sledič $O(1 + \min\{i, n - i\})$.

Metoda `remove(i)` in njene analize spominjajo na `add(i, x)` metodo.

```
T remove(int i) {
    T x;
    if (i < front.size()) {
        x = front.remove(front.size() - i - 1);
    } else {
        x = back.remove(i - front.size());
    }
    balance();
    return x;
}
```

2.5.1 Uravnovešenje

Osredotočimo se na metodo `balance()` izvedeno z metodo `add(i, x)` in `remove(i)`. Ta postopek zagotavlja, da niti `front` in niti `back` ne postane prevelika (ali premajhna). Zagotavlja, da razen, če obstajata manj

kot dva elementa, tako `front` in `back` vsebujeta vsaj $n/4$ elementov. Če temu ni tako, potem se premika elemente med njima tako, da `front` in `back` vsebujeta natanko $\lfloor n/2 \rfloor$ elementov in $\lceil n/2 \rceil$ elementov.

DualArrayDeque

```

void balance() {
    int n = size();
    if (3*front.size() < back.size()) {
        int s = n/2 - front.size();
        List<T> l1 = newStack();
        List<T> l2 = newStack();
        l1.addAll(back.subList(0,s));
        Collections.reverse(l1);
        l1.addAll(front);
        l2.addAll(back.subList(s, back.size()));
        front = l1;
        back = l2;
    } else if (3*back.size() < front.size()) {
        int s = front.size() - n/2;
        List<T> l1 = newStack();
        List<T> l2 = newStack();
        l1.addAll(front.subList(s, front.size()));
        l2.addAll(front.subList(0, s));
        Collections.reverse(l2);
        l2.addAll(back);
        front = l2;
        back = l1;
    }
}

```

Če metoda `balance()` izvede uravnovešenje, potem premakne $O(n)$ elementov in za to potrebuje $O(n)$ časa. To je slabo zato, ker je metoda `balance()` klicana z vsakim `add(i, x)` in `remove(i)` klicem. V vsakem primeruu, sledeč dokaz dokazuje, da metoda `balance()` v povprečju porabi samo konstantno količino časa na operacijo.

Lema 2.2. *Če ustvarimo prazen `DualArrayDeque` in če katero zaporedje $m \geq 1$ izvede klice metode `add(i, x)` in `remove(i)`, potem je skupen zapravljen čas med vsemi klici metode `balance()` $O(m)$.*

Dokaz. Dokazali bomo, da če je metoda `balance()` prisiljena premešati elemente, potem je število `add(i, x)` in `remove(i)` operacij vsaj $n/2 - 1$ od kar, so bili elementi nazadnje premešani z metodo `balance()`. Kot v dokazu 2.1, to zadošča da lahko dokažemo, da je skupen porabljen čas metode `balance()` $O(m)$.

Izvedli bomo našo analizo z uporabo tehnike poznane kot *potencialna metoda*. Določite *potencialni*, Φ , za `DualArrayDeque`, kot razliko v dolžini med `front` in `back`:

$$\Phi = |\text{front.size()} - \text{back.size()}| .$$

Zanimiva stvar glede potenciala je, da klic metode `add(i, x)` ali `remove(i)`, ki ne opravi nobenega uravnovešenja, lahko poveča potencial skoraj največ za 1.

Upoštevat je potrebno, da je takoj po klicu metode `balance()`, ki premeša elemente, potencial Φ_0 , največ 1, saj

$$\Phi_0 = \|\lfloor n/2 \rfloor - \lceil n/2 \rceil\| \leq 1 .$$

Razmislite o trenutku takoj pred klicem funkcije `balance()`, ki premeša elemente in domnevajte, da `balance()` premeša elemente zaradi $3\text{front.size()} < \text{back.size()}$. To opazimo v sledečem primeru,

$$\begin{aligned} n &= \text{front.size()} + \text{back.size()} \\ &< \text{back.size()}/3 + \text{back.size()} \\ &= \frac{4}{3}\text{back.size()} \end{aligned}$$

Poleg tega je s časom potencial na tem mestu

$$\begin{aligned} \Phi_1 &= \text{back.size()} - \text{front.size()} \\ &> \text{back.size()} - \text{back.size()}/3 \\ &= \frac{2}{3}\text{back.size()} \\ &> \frac{2}{3} \times \frac{3}{4}n \\ &= n/2 \end{aligned}$$

Zato je število klicev metode `add(i, x)` ali `remove(i)` od kar, je metoda `balance()` nazadnje premešala emelente, najmanj $\Phi_1 - \Phi_0 > n/2 - 1$. To zaključuje dokaz. \square

2.5.2 Povzetek

Naslednji izrek povzame lastnosti `DualArrayDeque`:

Izrek 2.4. *`DualArrayDeque` implementira `List` vmesnik. Z ignoriranjem cene klicev metod `resize()` in `balance()`, `DualArrayDeque` podpira operacije*

- `get(i)` in `set(i, x)` v $O(1)$ čas na operacijo; in
- `add(i, x)` in `remove(i)` v $O(1 + \min\{i, n - i\})$ čas na operacijo.

Poleg tega, če začnemo z praznim `DualArrayDeque`, potem zaporedje m add(`i, x`) in `remove(i)` metod, konča z skupnim rezultatom $O(m)$ časa porabljenega med vsemi klici metod `resize()` in `balance()`.

2.6 RootishArrayStack: A Space-Efficient Array Stack

Ena izmed slabosti vseh prejšnjih podatkovnih struktur v tem poglavju je ta, da ker se shranjujejo podatki v eni ali dveh tabelah, ki se izogibajo spremjanju velikosti, se pogosto zgodi, da so tabele precej prazne. Na primer, takoj po operaciji `resize()` nad `ArrayList`-om, je tabela `a` le na pol polna. Še huje, veliko je primerov, kjer samo 1/3 tabele `a` vsebuje podatke.

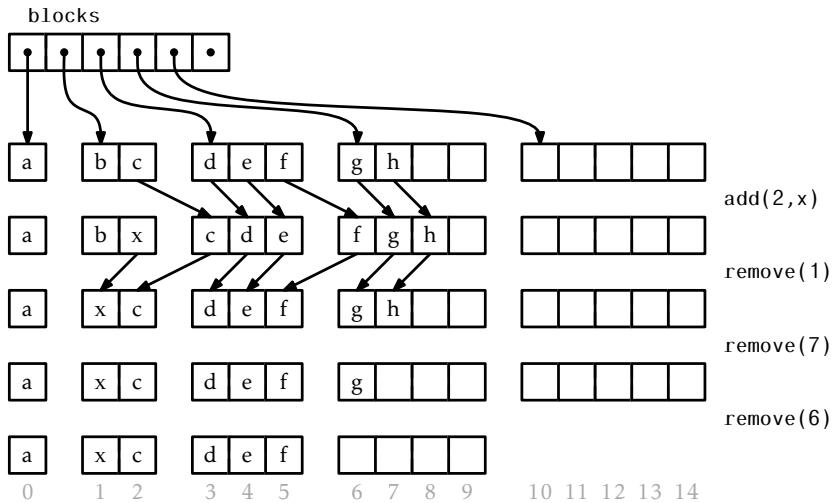
Ta razdelek je namenjen podatkovni strukturi `RootishArrayStack`, ki se posveča problemu zapravljenega prostora. `RootishArrayStack` vsebuje `n` elementov z uporabo $O(\sqrt{n})$ tabel. V teh tabelah je največ $O(\sqrt{n})$ lokacij neuporabljenih v poljubnem času. Vse preostale lokacije v tabeli so uporabljene za shrambo podatkov. Potemtakem te podatkovne strukture zapravijo največ $O(\sqrt{n})$ prostora pri shranjevanju `n` elementov.

`RootishArrayStack` shrani svoje elemente v seznam `r` tabel poimenovanih *blocks*, ki so oštevilčene $0, 1, \dots, r - 1$. Glej 2.5. Blok b vsebuje $b + 1$ elemente, zato vsi `r` bloki vsebujejo največ

$$1 + 2 + 3 + \dots + r = r(r + 1)/2$$

elementov. Zgornja formula se izpelje kot je prikazano na 2.6.

Implementacija seznama s poljem



Slika 2.5: Sekvenca `add(i, x)` in `remove(i)` operacij na `RootishArrayStack`. Puščice označujejo kopirane elemente.

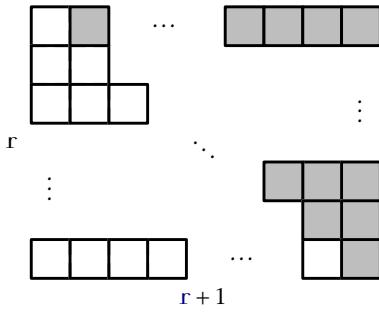
```
RootishArrayStack
List<T[]> blocks;
int n;
```

Kot lahko pričakujemo, so elementi v seznamu razvrščeni po vrsti v bloku. Element v seznamu z indeksom 0 je shranjen v blok 0, elementa z indeksoma 1 in 2 sta shranjena v blok 1, elementi z indeksi 3, 4 in 5 so shranjeni v blok 2, itn. Glavni problem, ki ga je potrebno nasloviti, je pri odločanju, ko nam je podan indeks **i**, kateri blok vsebuje tako **i**, kot tudi ustrezni indeks do **i** v samem bloku.

Določanje indeksa **i** v njegovem bloku se izkaže kot lahko. Če je indeks **i** v bloku **b**, potem je število elementov v blokih $0, \dots, b-1$ $b(b+1)/2$. Potem takem je **i** shranjen na lokaciji

$$j = i - b(b+1)/2$$

v bloku **b**. Malo bolj zahteven je problem določanja vrednosti bloku **b**. Število elementov, ki ima indekse manj ali enake **i** je **i + 1**. Na drugi strani pa je število elementov v blokih $0, \dots, b$, ki je enako $(b+1)(b+2)/2$.



Slika 2.6: Število belih kvadratov je $1 + 2 + 3 + \dots + r$. Število osenčenih kvadratov je isto. Beli in osenčeni kvadrati skupaj tvorijo pravokotnik, ki vsebuje $r(r+1)$ kvadratov.

Potem takem je b najmanjše število, ki še ustreza

$$(b+1)(b+2)/2 \geq i+1 .$$

To enačbo lahko preoblikujemo tako

$$b^2 + 3b - 2i \geq 0 .$$

Ustrezno kvadratna enačba $b^2 + 3b - 2i = 0$ ima dve rešitvi: $b = (-3 + \sqrt{9 + 8i})/2$ in $b = (-3 - \sqrt{9 + 8i})/2$.

Druga rešitev nima smisla za našo uporabo, ker da vedno negativno rešitev. Zato uporabimo $b = (-3 + \sqrt{9 + 8i})/2$. V splošnem ta rešitev ni število, vendar če se vrnemo k naši neenakosti, hočemo najmanjšo število b , tako, da velja $b \geq (-3 + \sqrt{9 + 8i})/2$. To je preprosto

$$b = \lceil (-3 + \sqrt{9 + 8i})/2 \rceil .$$

```
int i2b(int i) {
    double db = (-3.0 + Math.sqrt(9 + 8*i)) / 2.0;
    int b = (int) Math.ceil(db);
    return b;
}
```

Implementacija seznama s poljem

Ko je to jasno, sta tudi metodi `get(i)` in `set(i, x)` jasni. Najprej izračunamo ustrezen blok `b` in ustrezen indeks `j` v bloku. Potem izvedemo primera operacijo:

```
RootishArrayStack
T get(int i) {
    int b = i2b(i);
    int j = i - b*(b+1)/2;
    return blocks.get(b)[j];
}
T set(int i, T x) {
    int b = i2b(i);
    int j = i - b*(b+1)/2;
    T y = blocks.get(b)[j];
    blocks.get(b)[j] = x;
    return y;
}
```

V primeru, da uporabimo katerokoli podatkovno strukturo v tem poglavju za zastopanje `blocks` seznam, potem se `get(i)` in `set(i, x)` izvajata v konstantnem času.

Metoda `add(i, x)` nam je že poznana. Najprej preverimo, če je naša podatkovna struktura polna tako, da je število blokov `r` tako, da drži $r(r+1)/2 = n$. Če je, pokličemo `grow()`, ki nam doda še en blok. Ko to naredimo, zamaknemo elemente z indeksi $i, \dots, n-1$ v desno za eno pozicijo, da naredimo prostor za nov element z indeksom `i`:

```
RootishArrayStack
void add(int i, T x) {
    int r = blocks.size();
    if (r*(r+1)/2 < n + 1) grow();
    n++;
    for (int j = n-1; j > i; j--)
        set(j, get(j-1));
    set(i, x);
}
```

Metoda `grow()` naredi pričakovano. Doda nov blok:

```
RootishArrayStack
void grow() {
    blocks.add(newArray(blocks.size()+1));
}
```

Če ignoriramo ceno operacije `grow()`, potem je cena `add(i, x)` dominirana z vrednostjo zamikanja in je potem takem enaka $O(1 + n - i)$, kar je enako, kot pri `ArrayList`.

Operacija `remove(i)` je podobna metodi `add(i, x)`. Le ta zamakne elemente z indeksi $i + 1, \dots, n$ levo za eno pozicijo. Za tem, če je več kot en blok še prazen, pokliče metodo `shrink()`, da odstrani vse, razen enega še ne uporabljenega bloka:

```
RootishArrayStack
T remove(int i) {
    T x = get(i);
    for (int j = i; j < n-1; j++)
        set(j, get(j+1));
    n--;
    int r = blocks.size();
    if ((r-2)*(r-1)/2 >= n) shrink();
    return x;
}
```

```
RootishArrayStack
void shrink() {
    int r = blocks.size();
    while (r > 0 && (r-2)*(r-1)/2 >= n) {
        blocks.remove(blocks.size()-1);
        r--;
    }
}
```

Če spet ignoriramo ceno operacije `shrink()`, je cena `remove(i)` dominirana z vrednostjo zamikanja in je potem takem enaka $O(n - i)$.

2.6.1 Analiza rasti in krčenja

Zgornja analiza `add(i, x)` in `remove(i)` ne vzema v zakup cene metodi `grow()` in `shrink()`. Upoštevajte, da metodi `grow()` in `shrink()` ne kopirata nobenih podatkov, kot to dela operacija `ArrayStack.resize()`, temveč le alocirajo ali izpraznijo tabelo velikosti `r`. V določenih okoljih se to zgodi v konstantnem času, dočim zna v drugih to zahtevati proporcionalen čas glede na `r`.

Takoj po klicu `grow()` ali `shrink()` se situacija počisti. Zanji blok je popolnoma prazen, vsi ostali pa so povsem zapolnjeni. Dodaten klic `grow()` ali `shrink()` se ne bo zgodil dokler vsaj $r - 1$ elementov ni bilo dodanih ali odstranjenih. Četudi vzamejo `grow()` in `shrink()` $O(r)$ časa, je lahko vrednost cene `grow()` in `shrink()` amortizirana na $O(1)$ za vsako posamezno operacijo.

2.6.2 Poraba prostora

Sedaj bomo analizirali količino dodatnega prostora, ki ga uporablja `RootishArrayStack`. Bolj natančno, hočemo prešteti ves prostor, ki ga uporablja `RootishArrayStack` in le ta ni element tabele, ki je trenutno uporabljen za držanje elementa seznama. Takemu prostoru rečemo *wasted space*.

Operacija `remove(i)` zagotavlja, da `RootishArrayStack` nikoli nima več kot dva zapolnjena bloka. Število blokov, `r`, uporabljenih s strani `RootishArrayStack`, ki imajo shranjenih `n` elementov potem takem zavoljijo

$$(r - 2)(r - 1) \leq n .$$

Če uporabimo kvadratno enačbo nam da

$$r \leq (3 + \sqrt{1 + 4n})/2 = O(\sqrt{n}) .$$

Zadnje dva bloka sta velikosti `r` in `r - 1`, zato je največ zapravljenega prostora $2r - 1 = O(\sqrt{n})$. Če shranimo bloka v (npr.) `ArrayList`, ima potem `List`, ki shranjuje `r` bloke, $O(r) = O(\sqrt{n})$ zapravljenega prostora. Ostali prostor, ki ga potrebujemo za shrambo `n` in ostalih informacij je potem takem $O(1)$. Skupaj je zapravljenega prostora v `RootishArrayStack` $O(\sqrt{n})$.

Nato trdimo, da je tak način uporabe prostora optimalen za katerokoli podatkovno strukturo, ki je na začetku prazna in podpira seštevanje enega elementa v določenem času. Bolj natančno smo zmožni prikazati, da v točno določenem času med seštevanjem n elementov, podatkovna struktura zapravlja vsaj \sqrt{n} prostora (čeprav je to le za trenutek).

Predpostavimo, da začnemo s prazno podatkovno strukturo in dodamo n elementov vsakega posebej. Na koncu procesa je vseh n elementov shranjenih v strukturi in porazdeljenih med r kolekcijo spominskih blokov. Če velja $r \geq \sqrt{n}$, potem mora podatkovna struktura uporabljati r kazalcev (ali referenc), da sledi vsem r blokom. Te kazalci so zapravljen prostor. Na drugi strani, če velja $r < \sqrt{n}$, potem morajo zaradi načela predalčkanja, določeni bloki biti vsaj $n/r > \sqrt{n}$ veliki. Vpoštevajoč moment v katerem je bil blok najprej alociran. Tako po alociraju, je bil blok prazen in je zato zapravljal \sqrt{n} prostora. Zaradi tega je bilo ob točno določenem času med vstavljanjem n elemntov, zapravljenega \sqrt{n} prostora s strani podatkovne strukture.

2.6.3 Povzetek

Sledič teorem povzema našo diskusijo o podatkovni strukturi `RootishArrayStack`:

Izrek 2.5. *`RootishArrayStack` implementira vmesnik `List`. `RootishArrayStack` ignorira cene klicev metod `grow()` in `shrink()` ter podpira operacije*

- `get(i)` in `set(i, x)` z $O(1)$ časom na operacijo; in
- `add(i, x)` in `remove(i)` z $O(1 + n - i)$ časom na operacijo.

Še več, če začnemo s praznim `RootishArrayStack`, bo katerakoli sekvenca m `add(i, x)` in `remove(i)` operacij potrebovala v celoti $O(m)$ časa za vse klice teh dveh metod.

Prostor (merjen v besedah),³ ki ga `RootishArrayStack` porabi za shrambo n elementov, je $n + O(\sqrt{n})$.

³Spomnimo se 1.4 za diskusijo kako se meri spomin.

2.6.4 Computing Square Roots

A reader who has had some exposure to models of computation may notice that the `RootishArrayStack`, as described above, does not fit into the usual word-RAM model of computation (1.4) because it requires taking square roots. The square root operation is generally not considered a basic operation and is therefore not usually part of the word-RAM model.

In this section, we show that the square root operation can be implemented efficiently. In particular, we show that for any integer $x \in \{0, \dots, n\}$, $\lfloor \sqrt{x} \rfloor$ can be computed in constant-time, after $O(\sqrt{n})$ preprocessing that creates two arrays of length $O(\sqrt{n})$. The following lemma shows that we can reduce the problem of computing the square root of x to the square root of a related value x' .

Lema 2.3. *Let $x \geq 1$ and let $x' = x - a$, where $0 \leq a \leq \sqrt{x}$. Then $\sqrt{x'} \geq \sqrt{x} - 1$.*

Dokaz. It suffices to show that

$$\sqrt{x - \sqrt{x}} \geq \sqrt{x} - 1 .$$

Square both sides of this inequality to get

$$x - \sqrt{x} \geq x - 2\sqrt{x} + 1$$

and gather terms to get

$$\sqrt{x} \geq 1$$

which is clearly true for any $x \geq 1$. □

Start by restricting the problem a little, and assume that $2^r \leq x < 2^{r+1}$, so that $\lfloor \log x \rfloor = r$, i.e., x is an integer having $r + 1$ bits in its binary representation. We can take $x' = x - (x \bmod 2^{\lfloor r/2 \rfloor})$. Now, x' satisfies the conditions of 2.3, so $\sqrt{x} - \sqrt{x'} \leq 1$. Furthermore, x' has all of its lower-order $\lfloor r/2 \rfloor$ bits equal to 0, so there are only

$$2^{r+1-\lfloor r/2 \rfloor} \leq 4 \cdot 2^{r/2} \leq 4\sqrt{x}$$

possible values of x' . This means that we can use an array, `sqrtab`, that stores the value of $\lfloor \sqrt{x'} \rfloor$ for each possible value of x' . A little more precisely, we have

$$\text{sqrtab}[i] = \left\lfloor \sqrt{i2^{\lfloor r/2 \rfloor}} \right\rfloor .$$

In this way, `sqrttab`[i] is within 2 of \sqrt{x} for all $x \in \{i2^{\lfloor r/2 \rfloor}, \dots, (i+1)2^{\lfloor r/2 \rfloor} - 1\}$. Stated another way, the array entry $s = \text{sqrttab}[x >> \lfloor r/2 \rfloor]$ is either equal to $\lfloor \sqrt{x} \rfloor$, $\lfloor \sqrt{x} \rfloor - 1$, or $\lfloor \sqrt{x} \rfloor - 2$. From s we can determine the value of $\lfloor \sqrt{x} \rfloor$ by incrementing s until $(s+1)^2 > x$.

FastSqrt

```
int sqrt(int x, int r) {
    int s = sqrttab[x >> r/2];
    while ((s+1)*(s+1) <= x) s++; // executes at most twice
    return s;
}
```

Now, this only works for $x \in \{2^r, \dots, 2^{r+1} - 1\}$ and `sqrttab` is a special table that only works for a particular value of $r = \lfloor \log x \rfloor$. To overcome this, we could compute $\lfloor \log n \rfloor$ different `sqrttab` arrays, one for each possible value of $\lfloor \log x \rfloor$. The sizes of these tables form an exponential sequence whose largest value is at most $4\sqrt{n}$, so the total size of all tables is $O(\sqrt{n})$.

However, it turns out that more than one `sqrttab` array is unnecessary; we only need one `sqrttab` array for the value $r = \lfloor \log n \rfloor$. Any value x with $\log x = r' < r$ can be *upgraded* by multiplying x by $2^{r-r'}$ and using the equation

$$\sqrt{2^{r-r'}x} = 2^{(r-r')/2}\sqrt{x}.$$

The quantity $2^{r-r'}x$ is in the range $\{2^r, \dots, 2^{r+1} - 1\}$ so we can look up its square root in `sqrttab`. The following code implements this idea to compute $\lfloor \sqrt{x} \rfloor$ for all non-negative integers x in the range $\{0, \dots, 2^{30} - 1\}$ using an array, `sqrttab`, of size 2^{16} .

FastSqrt

```
int sqrt(int x) {
    int rp = log(x);
    int upgrade = ((rp-rp)/2) * 2;
    int xp = x << upgrade; // xp has r or r-1 bits
    int s = sqrtab[xp >> (rp/2)] >> (upgrade/2);
    while ((s+1)*(s+1) <= x) s++; // executes at most twice
    return s;
}
```

Implementacija seznama s poljem

Something we have taken for granted thus far is the question of how to compute $r' = \lfloor \log x \rfloor$. Again, this is a problem that can be solved with an array, `logtab`, of size $2^{r/2}$. In this case, the code is particularly simple, since $\lfloor \log x \rfloor$ is just the index of the most significant 1 bit in the binary representation of `x`. This means that, for $x > 2^{r/2}$, we can right-shift the bits of `x` by $r/2$ positions before using it as an index into `logtab`. The following code does this using an array `logtab` of size 2^{16} to compute $\lfloor \log x \rfloor$ for all `x` in the range $\{1, \dots, 2^{32} - 1\}$.

FastSqrt

```
int log(int x) {
    if (x >= halfint)
        return 16 + logtab[x>>>16];
    return logtab[x];
}
```

Finally, for completeness, we include the following code that initializes `logtab` and `sqrttab`:

FastSqrt

```
void inittabs() {
    sqrtab = new int[1<<(r/2)];
    logtab = new int[1<<(r/2)];
    for (int d = 0; d < r/2; d++)
        Arrays.fill(logtab, 1<<d, 2<<d, d);
    int s = 1<<(r/4); // sqrt(2^(r/2))
    for (int i = 0; i < 1<<(r/2); i++) {
        if ((s+1)*(s+1) <= i << (r/2)) s++; // sqrt increases
        sqrtab[i] = s;
    }
}
```

To summarize, the computations done by the `i2b(i)` method can be implemented in constant time on the word-RAM using $O(\sqrt{n})$ extra memory to store the `sqrttab` and `logtab` arrays. These arrays can be rebuilt when `n` increases or decreases by a factor of two, and the cost of this re-building can be amortized over the number of `add(i, x)` and `remove(i)` operations that caused the change in `n` in the same way that the cost of `resize()` is analyzed in the `ArrayStack` implementation.

2.7 Discussion and Exercises

Most of the data structures described in this chapter are folklore. They can be found in implementations dating back over 30 years. For example, implementations of stacks, queues, and deques, which generalize easily to the `ArrayStack`, `ArrayQueue` and `ArrayDeque` structures described here, are discussed by Knuth [?, Section 2.2.2].

Brodnik *et al.* [?] seem to have been the first to describe the `RootishArrayStack` and prove a \sqrt{n} lower-bound like that in 2.6.2. They also present a different structure that uses a more sophisticated choice of block sizes in order to avoid computing square roots in the `i2b(i)` method. Within their scheme, the block containing `i` is block $\lfloor \log(i+1) \rfloor$, which is simply the index of the leading 1 bit in the binary representation of `i + 1`. Some computer architectures provide an instruction for computing the index of the leading 1-bit in an integer. In Java, the `Integer` class provides a method `numberOfLeadingZeros(i)` from which one can easily compute $\lfloor \log(i+1) \rfloor$.

A structure related to the `RootishArrayList` is the two-level *tiered-vector* of Goodrich and Kloss [?]. This structure supports the `get(i, x)` and `set(i, x)` operations in constant time and `add(i, x)` and `remove(i)` in $O(\sqrt{n})$ time. These running times are similar to what can be achieved with the more careful implementation of a `RootishArrayList` discussed in 2.11.

Naloga 2.1. In the `ArrayList` implementation, after the first call to `remove(i)`, the backing array, `a`, contains `n + 1` non-`null` values despite the fact that the `ArrayList` only contains `n` elements. Where is the extra non-`null` value? Discuss any consequences this non-`null` value might have on the Java Runtime Environment's memory manager.

Naloga 2.2. The `List` method `addAll(i, c)` inserts all elements of the Collection `c` into the list at position `i`. (The `add(i, x)` method is a special case where `c = {x}`.) Explain why, for the data structures in this chapter, it is not efficient to implement `addAll(i, c)` by repeated calls to `add(i, x)`. Design and implement a more efficient implementation.

Naloga 2.3. Design and implement a `RandomQueue`. This is an implementation of the `Queue` interface in which the `remove()` operation removes an

element that is chosen uniformly at random among all the elements currently in the queue. (Think of a RandomQueue as a bag in which we can add elements or reach in and blindly remove some random element.) The `add(x)` and `remove()` operations in a RandomQueue should run in constant time per operation.

Naloga 2.4. Design and implement a Treque (triple-ended queue). This is a List implementation in which `get(i)` and `set(i,x)` run in constant time and `add(i,x)` and `remove(i)` run in time

$$O(1 + \min\{i, n - i, |n/2 - i|\}) .$$

In other words, modifications are fast if they are near either end or near the middle of the list.

Naloga 2.5. Implement a method `rotate(a,r)` that “rotates” the array `a` so that `a[i]` moves to `a[(i + r) mod a.length]`, for all $i \in \{0, \dots, a.length\}$.

Naloga 2.6. Implement a method `rotate(r)` that “rotates” a List so that list item `i` becomes list item $(i + r) \bmod n$. When run on an ArrayDeque, or a DualArrayDeque, `rotate(r)` should run in $O(1 + \min\{r, n - r\})$ time.

Naloga 2.7. Modify the ArrayDeque implementation so that the shifting done by `add(i,x)`, `remove(i)`, and `resize()` is done using the faster `System.arraycopy(s, 0, s, i, n - i)` method.

Naloga 2.8. Modify the ArrayDeque implementation so that it does not use the `%` operator (which is expensive on some systems). Instead, it should make use of the fact that, if `a.length` is a power of 2, then

$$k \% a.length = k \& (a.length - 1) .$$

(Here, `&` is the bitwise-and operator.)

Naloga 2.9. Design and implement a variant of ArrayDeque that does not do any modular arithmetic at all. Instead, all the data sits in a consecutive block, in order, inside an array. When the data overruns the beginning or the end of this array, a modified `rebuild()` operation is performed. The amortized cost of all operations should be the same as in an ArrayDeque. Hint: Getting this to work is really all about how you implement the `rebuild()` operation. You would like `rebuild()` to put the data structure

into a state where the data cannot run off either end until at least $n/2$ operations have been performed.

Test the performance of your implementation against the `ArrayDeque`. Optimize your implementation (by using `System.arraycopy(a, i, b, i, n)`) and see if you can get it to outperform the `ArrayDeque` implementation.

Naloga 2.10. Design and implement a version of a `RootishArrayList` that has only $O(\sqrt{n})$ wasted space, but that can perform `add(i, x)` and `remove(i, x)` operations in $O(1 + \min\{i, n - i\})$ time.

Naloga 2.11. Design and implement a version of a `RootishArrayList` that has only $O(\sqrt{n})$ wasted space, but that can perform `add(i, x)` and `remove(i, x)` operations in $O(1 + \min\{\sqrt{n}, n - i\})$ time. (For an idea on how to do this, see 3.3.)

Naloga 2.12. Design and implement a version of a `RootishArrayList` that has only $O(\sqrt{n})$ wasted space, but that can perform `add(i, x)` and `remove(i, x)` operations in $O(1 + \min\{i, \sqrt{n}, n - i\})$ time. (See 3.3 for ideas on how to achieve this.)

Naloga 2.13. Design and implement a `CubishArrayList`. This three level structure implements the `List` interface using $O(n^{2/3})$ wasted space. In this structure, `get(i)` and `set(i, x)` take constant time; while `add(i, x)` and `remove(i)` take $O(n^{1/3})$ amortized time.

Poglavlje 3

Povezani seznam

V tem poglavju nadaljujemo z implementacijo Seznama, s to razliko, da bomo uporabli podatkovne strukture, ki delujejo na osnovi kazalcev namesto polj. Strukture v tem poglavju so sestavljene iz vozlišč, ki vsebujejo elemente seznama. Z uporabo referenc (kazalcev) so vozlišča povezana zaporedoma med seboj. Najprej bomo pogledali enostransko povezane sezname, s katerimi lahko implementiramo operacije Sklada in (FIFO) Vrste, ki se izvedejo v konstantnem času. Nato si bomo pogledali še obojestransko povezani seznam, s katerim lahko implementiramo Deque operacije tako, da se izvedejo v konstantnem času (Deque - vrsta pri kateri lahko dodajamo ter odstranjujemo elemente na začetku ali na koncu).

Povezani seznami imajo prednosti in slabosti v primerjavi z implementacijo Seznama z uporabo polja. Največja slabost je ta, da izgubimo zmožnost, da lahko v konstantem času dostopamo do kateregakoli elementa z uporabo metod `get(i)` ali `set(i, x)`. Namesto tega, se moramo sprehoditi po celotnem seznam, element po element, dokler ne pridemo do `i`-tega elementa. Največja prednost pa je dinamičnost: z uporabo referenc vsakega vozlišča seznama `u`, lahko izbrišemo `u` ali vstavimo sosednje vozlišče vozlišču `u` v konstantnem času. To je vedno res ne glede na to, kje se nahaja vozlišče `u` v seznamu.

3.1 SLList: Enostransko povezani seznam

Enostransko povezani seznam SLList (singly-linked list) je zaporedje Vozlišč. Vsako vozlišče **u** hrani vrednost **u.x** ter referenco **u.next** na naslednje vozlišče. Zadnje vozlišče **w** ima **w.next = null**

```
class Node {  
    T x;  
    Node next;  
}
```

SLList

Za boljšo učinkovitost delovanja SLList uporablja spremenljivki **head** (glava) in **tail** (rep) za beleženje prvega ter zadnjega vozlišča. Za beleženje dolžine seznamov, pa hrani še celoštevilsko spremenljivko **n**:

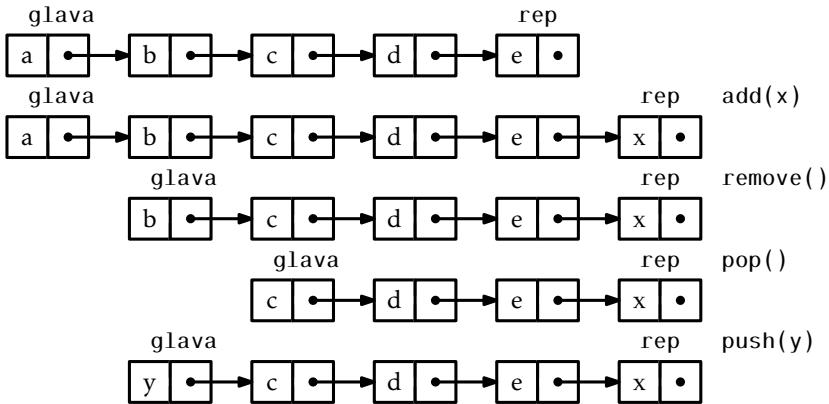
```
Node head;  
Node tail;  
int n;
```

SLList

Zaporedje ukazov Sklada in Vrste nad enostransko povezanimi seznamom je prikazana na 3.1.

Enostransko povezani seznam lahko učinkovito implementira operaciji Sklada, to sta **push(x)** in **pop()**, s katerima dodajamo ter odstranjujemo elemente iz začetka seznamov. Operacija **push(x)** kreira novo vozlišče **u** z vrednostjo **x**, nastavi **u.next** tako, da kaže na stari začetek seznamov, novi začetek seznamov pa postane **u**. Na koncu je potrebno še povečati vrednost števca vozlišč **n** za 1.

```
T push(T x) {  
    Node u = new Node();  
    u.x = x;  
    u.next = head;  
    head = u;  
    if (n == 0)  
        tail = u;  
    n++;
```



Slika 3.1: Zaporedje ukazov Vrste (add(x) in remove()) ter Sklada (pop() in push(y)) nad enostransko povezanim seznamom.

```

    return x;
}

```

Operacija `pop()` najprej preveri ali je enostransko povezani seznam prazen. Če ni prazen, odstrani začetno vozlišče tako, da nastavi spremenljivko, ki kaže na začetek vozišča na `head = head.next` in zmanjša spremenljivko `n` za 1. Poseben primer je odstranjevanje zadnjega vozlišča, v tem primeru postavimo `tail` na `null`:

```

SLList
T pop() {
    if (n == 0)  return null;
    T x = head.x;
    head = head.next;
    if (--n == 0) tail = null;
    return x;
}

```

Časovna zahtevnost operacij `push(x)` in `pop()` je $O(1)$.

3.1.1 Operacije Vrste

Enostransko povezani seznam lahko implementira tudi operaciji FIFO ("prvi noter, prvi ven") vrste, to sta `add(x)` in `remove()`. Operacija brisanja elementa je identična operaciji `pop()`, odstrani se torej začetno vozlišče. Obe operaciji se izvedeta v konstantnem času.

```
T remove() {
    if (n == 0)  return null;
    T x = head.x;
    head = head.next;
    if (--n == 0) tail = null;
    return x;
}
```

Dodajanje pa je izvedeno tako, da se novo vozlišče pripne na konec seznama. V večini primerov to naredimo tako, da postavimo `tail.next = u`, kjer je `u` novo nastalo vozlišče in vsebuje vrednost `x`. Paziti je treba na poseben primer, ki se zgodi, kadar je seznam prazen, `n = 0`. To pomeni, da je `tail = head = null`. V tem primeru `tail` in `head` nastavimo tako, da kažeta na `u`.

```
boolean add(T x) {
    Node u = new Node();
    u.x = x;
    if (n == 0) {
        head = u;
    } else {
        tail.next = u;
    }
    tail = u;
    n++;
    return true;
}
```

Obe operaciji, `add(x)` in `remove()`, se izvedeta v konstantnem času.

3.1.2 Povzetek

Slediči izrek povzame zmožnosti enostransko povezanega seznama SL-List:

Izrek 3.1. *Enostransko povezani seznam SLList implementira operacije vmesnika Sklada in (FIFO) Vrste. Operacije push(x), pop(), add(x) in remove() se izvedejo v O(1).*

Enostransko povezani seznam SLList implementira skoraj vse operacije Degue vrste. Edina manjkajoča operacija je odstranjevanje elementov iz konca enostransko povezanega seznama. Brisanje iz konca enojno povezanega seznama je težavno, saj moramo posodobiti vrednost `tail`, tako da kaže na vozlišče `w`, ki je predhodnik našega vozlišča `tail`. Naše vozlišče `w` izgleda tako `w.next = tail`. Na žalost pa je edina možnost da pridemo do vozlišča `w` ta, da se še enkrat sprehodimo čez celoten seznam, od začetka v vozlišču `head`, za kar pa potrebujemo $n - 2$ korakov.

3.2 DLList: Obojestransko povezan seznam

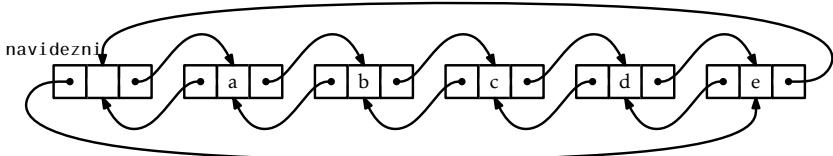
(obojestransko povezan seznam) je zelo podoben SLList le, da ima vsako vozlišče `u` v DLList referenco na dve vozlišči, `u.next`, ki mu sledi ter vozlišče `u.prev`, ki je pred njim.

```
class Node {  
    T x;  
    Node prev, next;  
}
```

DLList

Pri implementaciji SLList, smo ugtovili, da imamo kar nekaj posebnih primerov, na katere moramo paziti. Na primer, pri odstranjevanju zadnjega elementa iz SLList ali pa dodajanju elementa v praznen SL-List moramo zagotoviti, da se `head` (glava) in `tail` (rep) pravilno posodobita. V DLList se število teh posebnih primerov znatno poveča. Morda najboljši način, da poskrbimo za vse te posebne primere v DLList je, da

Povezani seznam



Slika 3.2: DLList, ki vsebuje a,b,c,d,e.

Uvedemo **dummy** (navidezno) vozlišče. To je vozlišče, ki ne vsebuje nobenih podatkov, ampak deluje kot ograda, tako da ni posebnih vozlišč; vsako vozlišče ima tako **next** kot **prev**, z **dummy**, ki deluje kot navidezno vozlišče, ki sledi zadnjemu vozlišču v seznamu in je predhodnik prvega vozlišča v seznamu. Na ta način so vozlišča v seznamu obojestransko povezana v cikel, kot je prikazano na 3.2.

```
int n;
Node dummy;
DLLList() {
    dummy = new Node();
    dummy.next = dummy;
    dummy.prev = dummy;
    n = 0;
}
```

Iskanje vozlišče z določenim indeksom v **DLList** je enostavno; lahko bodisi začnemo pri glavi seznama (**dummy.next**) in se pomikamo naprej, ali pa začnemo pri repu seznama (**dummy.prev**) in se pomikamo nazaj. To nam omogoča, da dosežemo **i**-to vozlišče v času $O(1 + \min\{i, n - i\})$:

```
DLLList
Node getNode(int i) {
    Node p = null;
    if (i < n / 2) {
        p = dummy.next;
        for (int j = 0; j < i; j++)
            p = p.next;
    } else {
        p = dummy;
```

```

    for (int j = n; j > i; j--)
        p = p.prev;
}
return p;
}

```

`get(i)` in `set(i,x)` operacije so prav tako enostavne. Najprej moramo najti `i`-to vozlišče, nato pa dobimo ali nastavimo njegovo vrednost `x`:

```

T get(int i) {
    return getNode(i).x;
}
T set(int i, T x) {
    Node u = getNode(i);
    T y = u.x;
    u.x = x;
    return y;
}

```

DLList

Čas izvajanja teh operacij je določen z strani časa, ki potrebujemo, da najdemo `i`-to vozlišče in je zato $O(1 + \min\{i, n - i\})$.

3.2.1 Dodajanje in odstranjevanje

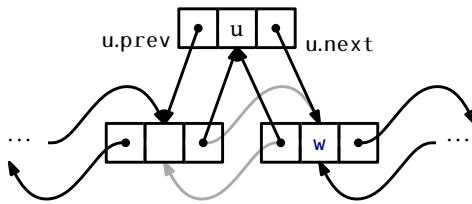
Če imamo referenco na vozlišče `w` v `DLList` in želimo vstaviti vozlišče `u` pred `w`, potem je potrebno le nastaviti `u.next = w`, `u.prev = w.prev` ter `u.prev.next` in `u.next.prev`. (Glej 3.3.) Zahvaljujoč navideznem vozlišču nam ni treba skrbeti, ali vozlišči `w.prev` in `w.next` sploh obstajata.

```

Node addBefore(Node w, T x) {
    Node u = new Node();
    u.x = x;
    u.prev = w.prev;
    u.next = w;
    u.next.prev = u;
    u.prev.next = u;
    n++;
}

```

Povezani seznam



Slika 3.3: Dodajanje vozlišča **u** pred vozlišče **w** v DLList.

```
    return u;  
}
```

Operacija seznama `add(i, x)` je trivialna za implementacijo. Najti moramo **i**-to vozlišče v `DLList` in nato vstavimo novo vozlišče **u**, ki vsebuje **x**, tik pred njim.

```
void add(int i, T x) {  
    addBefore(getNode(i), x);  
}
```

Edini nekonstantni del časa izvajanja časa izvajanja `add(i, x)`, je čas, ki ga potrebujemo, da najdemo **i**-to vozlišče (z `getNode(i)`). Tako se `add(i, x)` izvede v času $O(1 + \min\{i, n - i\})$.

Odstranjevanje vozlišča **w** iz `DLList` je enostavno. Potrebujemo samo nastaviti kazalec **w.next** in **w.prev** tako, da preskočijo vozlišče **w**. Uporaba navideznega vozlišča odpravi potrebo po upoštevanju posebnih primerov:

```
void remove(Node w) {  
    w.prev.next = w.next;  
    w.next.prev = w.prev;  
    n--;  
}
```

Operacija `remove(i)` je prav tako enostavna. Najdemo vozlišče z indeksom **i** in ga odstranimo:

```
T remove(int i) {
    Node w = getNode(i);
    remove(w);
    return w.x;
}
```

DLList

Edini dragi del te operacije je iskanje i -tega vozlišča z operacijo `getNode(i)`. `remove(i)` se torej izvede v času $O(1 + \min\{i, n - i\})$.

3.2.2 Povzetek

Naslednji izrek povzema uspešnost `DLList`:

Izrek 3.2. *`DLList` implementira vmesnik `List` (seznam). V tej izvedbi, je časovna zahtevnost operacij `get(i)`, `set(i,x)`, `add(i,x)` in `remove(i)` $O(1 + \min\{i, n - i\})$.*

Treba je omeniti, da če odmislimo ceno operacije `getNode(i)`, se vse operacije v `DLList` izvedejo v konstantem času. Edina draga operacija v `DLList` je torej iskanje ustreznegra vozlišča. Ko imamo dostop do ustreznegra vozlišča, se dodajanje, odstranjevanje ali dostop do podatkov v tem vozlišču se izvede v konstantnem času.

To je v popolnem nasprotju z implementacijami `seznama` na osnovi polja 2; v teh izvedbi, lahko ustrezen element najdemo v konstantnem času. Vendar pa dodajanje ali odstranjevanje zahteva premikanje elementov v polju, kar pa načeloma ni operacija, ki se bi izvedla v konstantnem času.

Iz tega razloga, so povezani sezname primerni za primere, kjer lahko reference vozlišč pridobimo iz zunanjih virov. Primer za to je `LinkedHashSet` v Java Collection Framework, v kateri je sklop elementov shranjen v obojestransko povezani seznam in vozlišča obojestransko povezanega seznama se hranijo v razpršeni tabeli (obravnavano v 5). Pri odstranjevanju iz `LinkedHashSet` se razpršena tabela uporabi pri iskanju ustreznegra vozlišča v konstantnem času in nato se vozlišče izbriše (tudi v konstantnem času).

3.3 SEList: Prostorsko učinkovit povezan seznam

Ena od slabosti povezanih seznamov (poleg časa, ki je potreben za dostop do elementov, ki so globoko v seznamu) je njihova poraba prostora. Vsak člen v `DLList` zahteva dodatni dve referenci do naslednjega in prejšnjega člena v seznamu. Dve polji v `Node` sta namenjeni vzdrževanju seznama, le eno polje pa shrambi podatkov.

`SEList` (Prostorsko-učikovit seznam) zmanjša porabo prostora v duhu preproste ideje. Namesto, da shrani posamezne elemente v `DLList`, shrani kar tabelo večih elementov. Podrobnejše, `SEList` je parameteriziran s pomočjo bloka *velikosti b*. Vsak posamezen člen v `SEList` hrani blok, ki vsebuje $b + 1$ elementov.

Zaradi kasnejših razlogov bo lažje, če lahko izvedemo `Deque` operacijo na vsakem bloku. Izbrali bomo podatkovno strukturo `BDeque` (omejen `Deque`), izpeljano iz strukture `ArrayDeque` structure described in 2.4. `BDeque` se le malo razlikuje od `ArrayDeque`. Ko se `BDeque` ustvari, je velikost tabele `a` kontantna in sicer $b + 1$. Pomembna lastnost podatkovne strukture `BDeque` je možnost dodajanja in odstranjevanja od spredaj ali zadaj v konstantnem času. To je uporabno, ker se elementi prenašajo iz enega bloka v drugega.

```
SEList
class BDeque extends ArrayDeque<T> {
    BDeque() {
        super(SEList.this.type());
        a = newArray(b+1);
    }
    void resize() { }
}
```

`SEList` postane dvostransko povezan seznam blokov:

```
SEList
class Node {
    BDeque d;
    Node prev, next;
}
```

```
int n;  
Node dummy;
```

SEList

3.3.1 Prostorske zahteve

SEList ima zelo tesne omejitve glede števila elementov v bloku. Razen zadnjega bloka vsebujejo najmanj $b - 1$ in največ $b + 1$ elementov. To pomeni, če SEList vsebuje n elementov, ima največ

$$n/(b - 1) + 1 = O(n/b)$$

blokov. Pri BDeque vsak blok vsebuje tabelo velikosti $b + 1$, ampak vsi razen zadnjega elementa potrebujejo največ konstantno prostora. Prav tako je konstanten tudi neporabljen prostor bloka. To pomeni, da je poraba prostora podatkovne strukture SEList le $O(b + n/b)$. Z izbiro vrednosti b znotraj kontantnega faktorja \sqrt{n} , lahko prostorsko potrato približamo spodnji meji \sqrt{n} predstavljeno v poglavju 2.6.2.

3.3.2 Iskanje elementov

Izziv pri podatkovni strukturi SEList je iskanje elementa z indeksom i . Pri čemer lokacija elementa predstavlja 2 dela:

1. Člen u , ki vsebuje blok z indeksom i ; in
2. indeks elementa j znotraj bloka.

```
class Location {  
    Node u;  
    int j;  
    Location(Node u, int j) {  
        this.u = u;  
        this.j = j;  
    }  
}
```

Pri iskanju bloka, ki vsebuje določen element uporabljam isti postopek kot pri strukturi DLList. Lahko začnemo spredaj in potujemo naprej, ali pa začnemo zadaj in potujemo nazaj, do iskanega člena. Edina razlika je, da pri tej strukturi pri vsakem členu preskočimo celoten blok elementov.

```
SEList
Location getLocation(int i) {
    if (i < n/2) {
        Node u = dummy.next;
        while (i >= u.d.size()) {
            i -= u.d.size();
            u = u.next;
        }
        return new Location(u, i);
    } else {
        Node u = dummy;
        int idx = n;
        while (i < idx) {
            u = u.prev;
            idx -= u.d.size();
        }
        return new Location(u, i-idx);
    }
}
```

Pomembno je, da si zapomnimo, da razen enega bloka, vsak blok vsebuje najmanj $b-1$ elementov, torej smo z vsakim korakom pri iskanju $b-1$ elementov bližje iskanemu elementu. Če iščemo od začetka naprej, lahko dosežemo iskani člen v $O(1 + (n - i)/b)$ korakih. Algoritmom je odvisen od indeksa i , torej je čas iskanja z indeksom i enak $O(1 + \min\{i, n - i\}/b)$.

Ko enkrat vemo kako najti element z indeksom i , lahko z `get(i)` in `set(i, x)` operacijami dobimo ali nastavimo element z poljubnim indeksom v določenem bloku:

```
SEList
T get(int i) {
    Location l = getLocation(i);
    return l.u.d.get(l.j);
```

```

    }
T set(int i, T x) {
    Location l = getLocation(i);
    T y = l.ud.get(l.j);
    l.ud.set(l.j,x);
    return y;
}

```

Čas izvajanja teh operacij sta odvisni od časa iskanja elementa, torej imata enako časovno zahtevnost $O(1 + \min\{i, n - i\}/b)$.

3.3.3 Dodajanje elementov

Dodajanje elementov v podatkovno strukturo `SEList` je malo bolj kompleksno. Preden se lotimo splošnih primerov, si poglejmo najlažjo operacijo, `add(x)`, pri kateri se `x` doda na konec seznama. Če je zadnji blok poln (ali ne obstaja, ker še nimamo blokov), potem najprej naredimo nov blok in dodamo v seznam blokov. Sedaj, ko obstaja blok in ni prazen, dodamo `x` zadnjemu bloku.

```

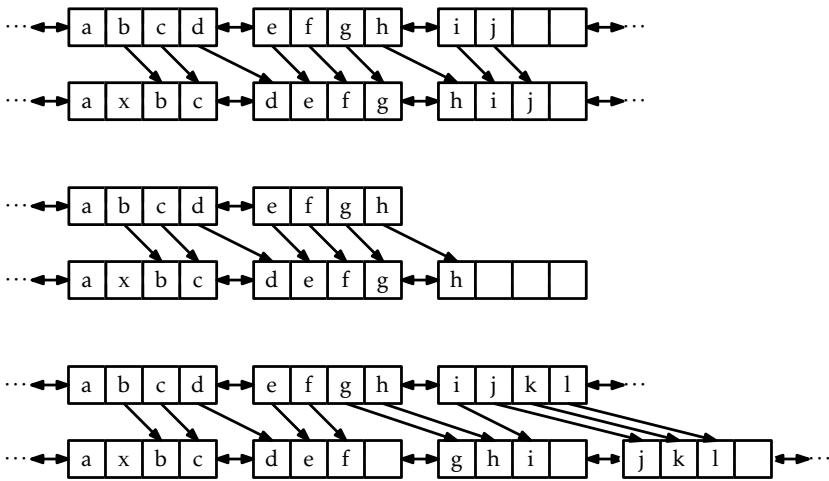
SEList
boolean add(T x) {
    Node last = dummy.prev;
    if (last == dummy || last.d.size() == b+1) {
        last = addBefore(dummy);
    }
    last.d.add(x);
    n++;
    return true;
}

```

Dodajanje se malo bolj zakomplificira pri dodajanju v notranjost seznama s pomočjo metode `add(i, x)`. Najprej lociramo `i` da dobimo člen `u` čigar blok vsebuje `i`-ti element. Problem nastane, ker hočemo vstaviti element `x` v blok `u` kjer blok `u` že vsebuje `b + 1` elementov, torej je poln in ni prostora za `x`.

Naj `u0, u1, u2, ...` označujejo `u, u.next, u.next.next`, in tako naprej. Preiščemo `u0, u1, u2, ...` v iskanju člena, ki ima prostor za `x`. Možne so (glej 3.4):

Povezani seznam



Slika 3.4: 3 različni scenariji, ki se lahko zgodijo pri dodajanju elementa x v SEList. (SEList ima velikost bloka $b = 3$.)

- Člen u_r , čigar blok ni poln, najdemo hitro ($r+1 \leq b$ korakih). V tem primeru izvedemo r zamenjav elementov iz trenutnega v naslednji blok, da prazen prostor v u_r postane prazen prostor v u_0 . Nato vstavimo x v blok u_0 .
- Prav tako hitro ($r+1 \leq b$ korakih) pridemo do konca seznama blokov. V tem primeru preprosto dodamo nov prazen blok na konec seznama in nadaljujemo s 1. scenarijem.
- Po b korakih ne nardemo bloka, ki ni poln. V tem primeru, je u_0, \dots, u_{b-1} zaporedje b blokov, ki vsebujejo vsak po $b+1$ elementov. Vstavimo nov blok u_b na konec zaporedja in *razširimo* prvotnih $b(b+1)$ elementov tako, da vsak blok u_0, \dots, u_b vsebuje natanko b elementov. Sedaj blok u_0 vsebuje le b elementov in ima prostor za x , ki ga vstavljam.

```
void add(int i, T x) {
    if (i == n) {
```

```

        add(x);
        return;
    }
    Location l = getLocation(i);
    Node u = l.u;
    int r = 0;
    while (r < b && u != dummy && u.d.size() == b+1) {
        u = u.next;
        r++;
    }
    if (r == b) {           // b blocks each with b+1 elements
        spread(l.u);
        u = l.u;
    }
    if (u == dummy) {      // ran off the end - add new node
        u = addBefore(u);
    }
    while (u != l.u) {    // work backwards, shifting elements
        u.d.add(0, u.prev.d.remove(u.prev.d.size()-1));
        u = u.prev;
    }
    u.d.add(l.j, x);
    n++;
}

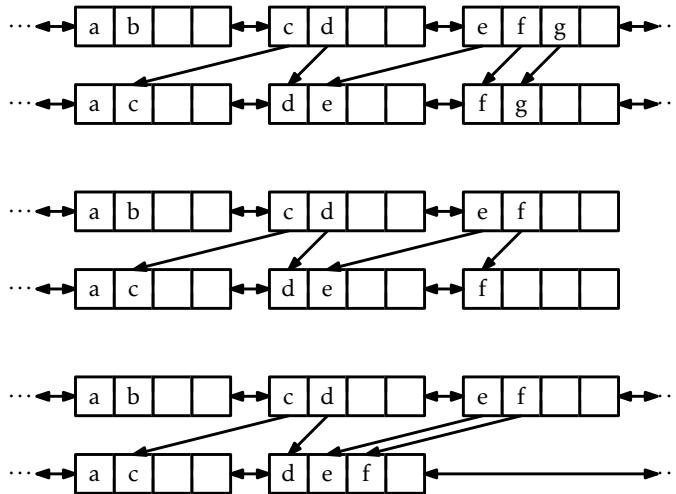
```

Čas izvajanja operacije `add(i, x)` je različen, glede na to, kateri od treh scenarijev zgoraj se zgodi. Primera 1 in 2 vsebujeta preiskovanje in prestavljanje elementov pri največ b b blokih, torej je časovna zahtevnost $O(b)$. Primer 3 vsebuje `spread(u)` metodo, ki premakne $b(b + 1)$ elementov, kar vzame $O(b^2)$ časa. Če ignoriramo ceno 3. scenarija (ki ga bomo upoštevali kasneje v amortizaciji), to pomeni, da je celotna časovna zahtevnost lociranja i ja in izvajanja vstavljanja elementa x $O(b + \min\{i, n - i\}/b)$.

3.3.4 Odstranjevanje elementov

Odstranjevanje elementa iz podatkovne strukture `SEList` je podobno dodajanju elementov vanjo. Najprej lociramo vozlišče u , ki vsebuje element z indeksom i . Zdaj moramo biti pripravljeni na primer, ko elementa ne

Povezani seznam



Slika 3.5: Tриje scenariji, ki se zgodijo ob odstranjevanju predmeta x znotraj podatkovne strukture SEList. (Velikost bloka tega SELista je $b = 3$.)

moremo zbrisati iz vozlišča u , ne da bi u -jev blok postal manjši od $b - 1$.

Ponovno naj vozlišča u_0, u_1, u_2, \dots označujejo $u, u.\text{next}, u.\text{next.next}$ in tako naprej. Med vozlišči poiščemo tisto, iz katerega si lahko sposodimo element, s katerim bo velikost bloka vozlišča u_0 vsaj $b - 1$. To lahko storimo na 3 načine (3.5):

1. Hitro ($v r + 1 \leq b$ korakih) najdemo vozlišče, čigar blok vsebuje več kot $b - 1$ elementov. V tem primeru izvedemo r menjav elementa iz enega bloka v prejšnji blok, tako da dodaten element v u_r postane dodaten element v u_0 . Nato lahko odstranimo ustrezni element iz bloka vozlišča u_0 .
2. Hitro ($v r + 1 \leq b$ korakih) se sprehajamo s konca seznama blokov. V tem primeru je u_r zadnji blok, zato zanj ni nujno, da vsebuje vsaj $b - 1$ elementov. Nadalujemo kot zgoraj. Sposodimo si element iz u_r in iz njega naredimo dodaten element v u_0 . Če blok vozlišča u_r zaradi te menjave postane prazen, ga odstranimo.
3. Po b korakih ni več bloka, ki bi vseboval več kot $b - 1$ elementov.

V tem primeru je u_0, \dots, u_{b-1} zaporedje blokov b , kjer vsak izmed njih vsebuje $b - 1$ elementov. Teh $b(b - 1)$ elementov združimo v u_0, \dots, u_{b-2} , tako da vsak izmed novih $b - 1$ blokov vsebuje natančno b elementov, vozlišče u_{b-1} , ki je zdaj prazno, pa zbrisemo. Blok vozlišča u_0 zdaj vsebuje b elementov, zato lahko iz njega odstranimo ustrezen element.

```
codeimportods/SEList.remove(i)
```

Operaciji `add(i, x)` in `remove(i)` imata enak čas izvajanja, $O(b + \min\{i, n - i\}/b)$, če ne poštovamo stroška metode `gather(u)`, ki jo uporabimo v 3. načinu odstranjevanja.

3.3.5 Amortizirana analiza širjenja in združevanja

Razmislimo o strošku metod `gather(u)` in `spread(u)`, ki sta lahko izvršeni preko metod `add(i, x)` in `remove(i)`. Metodi sta sledeči:

```
SEList
void spread(Node u) {
    Node w = u;
    for (int j = 0; j < b; j++) {
        w = w.next;
    }
    w = addBefore(w);
    while (w != u) {
        while (w.d.size() < b)
            w.d.add(0, w.prev.d.remove(w.prev.d.size() - 1));
        w = w.prev;
    }
}
```

```
SEList
void gather(Node u) {
    Node w = u;
    for (int j = 0; j < b - 1; j++) {
        while (w.d.size() < b)
            w.d.add(w.next.d.remove(0));
        w = w.next;
```

```

    }
    remove(w);
}

```

Čas izvajanja vsake metode je odvisen od dveh ugnezdenih zank. Obe, notranja in zunanjega zanka, se izvršita največ $b + 1$ krat. Celoten čas izvajanja vsake metode je tako $O((b + 1)^2) = O(b^2)$. Ne glede na vse, naslednji izrek dokaže, da se metodi izvršita na največ enem izmed mnogih b klicev metod $\text{add}(i, x)$ ali $\text{remove}(i)$.

Lema 3.1. Če je ustvarjena prazna podatkovna struktura SEList in je izvršena katera koli ponovitev od $m \geq 1$ klicev metod $\text{add}(i, x)$ in $\text{remove}(i)$, potem je celoten čas izvajanja vseh klicov metod $\text{spread}()$ in $\text{gather}()$ enak $O(bm)$.

Dokaz. Uporabili bomo potencialno metodo amortiziranih analiz. Predpostavimo, da je vozlišče u ranljivo, če njegov blok ne vsebuje b elementov (u je ali zadnje vozlišče ali pa vsebuje $b - 1$ ali $b + 1$ elementov). Vozlišče je robustno, če njegov blok vsebuje b elementov. Potencial podatkovne strukture SEList določimo na podlagi števila ranljivih vozlišč, ki jih vsebuje. Osredotočili se bomo samo na metodo $\text{add}(i, x)$ in njeni relaciji s številom klicev metode $\text{spread}(u)$. Analiza metod $\text{remove}(i)$ in $\text{gather}(u)$ je identična.

Opazimo, da se v primeru, ko se pri metodi $\text{add}(i, x)$ izvrši scenarij 1, spremeni velikost bloka samo enemu vozlišču, vozlišču u_r . Zato se tudi največ eno vozlišče, vozlišče u_r , spremeni iz robustnega v ranljivo, ostala vozlišča pa ohranijo velikost, tako da se število ranljivih vozlišč poveča za 1. Sledi, da se potencial podatkovne strukture SEList poveča za največ 1 v scenarijih 1 in 2.

Če se izvrši scenarij 3, se izvrši, ker so vsa vozlišča u_0, \dots, u_{b-1} ranljiva. Nato se pokliče metoda $\text{spread}(u_0)$, ki b ranljivih vozlišč zamenja z $b + 1$ robustnimi vozlišči. Na koncu v blok vozlišča u_0 dodamo x , ki vozlišče naredi ranljivo. V splošnem se potencial zniža za $b - 1$.

Potencial (ki šteje število ranljivih vozlišč) ni nikoli manjši od 0. Vsakič, ko se izvrši scenarij 1 ali scenarij 2, se potencial zviša za največ 1. Vsakič, ko se zgodi scenarij 3, se potencial zniža za $b - 1$. V vsakem primeru scenarija 3 je vsaj $b - 1$ primerov scenarija 1 ali scenarija 2. Tako je za vsak klic metode $\text{spread}(u)$ vsaj b klicev metod $\text{add}(i, x)$. To potrdi dokaz. \square

3.3.6 Povzetek

Sledеči izrek povzema učinkovitost podatkovne strukture SEList:

Izrek 3.3. Podatkovna struktura SEList implementira List vmesnik. Čeprav se ne ozira na stroška klicev metod spread(u) in gather(u), SEList z b velikostjo bloka podpira operacije

- $\text{get}(i)$ in $\text{set}(i, x)$ v času $O(1 + \min\{i, n - i\}/b)$ na operacijo; in
- $\text{add}(i, x)$ in $\text{remove}(i)$ v času $O(b + \min\{i, n - i\}/b)$ na operacijo.

Če začnemo s praznim SEList, bo skupno porabljen čas med vsemi klici metod spread(u) in gather(u) za vsako ponovitev od m add(i, x) in remove(i) operacij enak $O(bm)$.

Prostor (merjen v besedah)¹ porabljen za podatkovno strukturo SEList, ki hrani n elementov je $n + O(b + n/b)$.

SEList je kompromis med podatkovnima strukturama ArrayList in DLList, kjer je njuna relativna mešanica odvisna od bloka velikosti b . Pri skrajnosti $b = 2$, vsako vozlišče v SEList (in tudi v DLList) hrani največ 3 vrednosti. Pri drugi skrajnosti $b > n$, so vsi elementi shranjeni v eni tabeli, tako kot pri ArrayList. Med temo skrajnostma je kompromis v času, ki je potreben za dodajanje ali odstranjevanje elementa in časom, ki je potreben za lociranje točno določenega predmeta.

3.4 Razprave in vaje

Tako enosmerno-povezani kot dvosmerno-povezani sezname so uveljavljene tehnike, uporabljene v programih že več kot 40 let. O njih na primer razpravlja Knuth [?, Sections 2.2.3–2.2.5]. Tudi podatkovna struktura SEList je uveljavljena kot dobro poznana vaja podatkovnih struktur. SEList včasih imenujemo tudi *Odvit povezan seznam* [?].

Na prostoru v dvosmerno-povezanem seznamu lahko prihranimo z uporabo t.i. XOR-seznamov. V XOR-seznamu vsako vozlišče u vsebuje samo en kazalec, imenovan $u.\text{nextprev}$, ki vsebuje bitna XOR kazalca

¹Poglavlje 1.4 za razlago o merjenju spomina.

`u.prev` in `u.next`. Seznam potrebuje za delovanje dva kazalca, eden kaže na `dummy` vozlišče, drug pa na `dummy.next` (prvo vozlišče, ali `dummy` vozlišče, če je seznam prazen). Ta tehnika izrablja dejstvo, da če imamo dva kazalca na `u` in `u.prev`, lahko izluščimo `u.next` s pomočjo naslednje formule

$$u.next = u.prev \wedge u.nextprev .$$

(Tukaj nam operator \wedge izračuna bitni XOR dveh argumentov.) Ta tehnika programsko kodo zakomplificira in implementacija v vseh programskih jezikih, kot je naprimjer Java ali Python, ki imajo mehanizme za sproščanje pomnilnika (garbage collector) ni možna. Tukaj podamo dvosmerno-povezan seznam, ki za delovanje potrebuje samo en kazalec na vozlišče.

—including Java— Za referenco o podrobnejši razpravi XOR seznamov si poglej članek Sinhe [?].

Naloga 3.1. Zakaj ni možna uporaba praznega vozlišča v `SLList` za izogib posebnih primerov, ki se zgodijo pri operacijah `push(x)`, `pop()`, `add(x)`, and `remove()`?

Naloga 3.2. Napišite `SLList` (enosmerno-povezan seznam) metodo `secondLast()`, ki vrne predzadnji element v `SLList`. Metodo implementirajte brez uporabe članovske spremenljivke `n`, ki skrbi za velikost seznama.

Naloga 3.3. Na enosmerno-povezanem seznamu implementirajte naslednje `List` operacije: `get(i)`, `set(i, x)`, `add(i, x)` in `remove(i)`. Vse metode se naj izvedejo v $O(1 + i)$ časovni zahtevnosti.

Naloga 3.4. Na enosmerno-povezanem seznamu `SLLIST` implementirajte metodo `reverse()`, ki obrne vrstni red elementov v seznamu. Metoda naj teče v $O(n)$ časovni zahtevnosti. Ni dovoljena uporaba rekurzije in implementacija z drugimi časovnimi strukturami. Prav tako ni dovoljeno ustvarjati nova vozlišča.

Naloga 3.5. Napišite metodo za enosmerno `SLList` in dvosmerno `DLLlist` povezan seznam `checkSize()`. Metoda naj se sprehodi skozi seznam in presteje število vozlišč. Če se prešteto število vozlišč ne ujema z vrednostjo shranjeno v spremenljivki `n`, naj metoda vrže izjemo. V primeru da se števila ujemata, metoda ne vrača ničesar.

Naloga 3.6. Ponovno napišite kodo za `addBefore(w)` operacijo, ki ustvari novo vozlišče `u` in ga doda v dvosmerno-povezan seznam tik pred vozliščem `w`. Tudi, če se vaša koda ne popolnoma ujema s kodo iz te knjige, je metoda še vseeno lahko pravilna. Najbolje, da metodo stestirate in preverite.

Z naslednjimi vajami bomo izvajali manipulacije na dvosmerno-povezanih seznamih. Vse vaje morate dokončati brez dodeljevanja novih vozlišč ali začasnih seznamov. Vse naloge se lahko rešijo s spremenjanjem vrednosti `prev` in `next` v že obstoječih vozliščih.

Naloga 3.7. Napišite metodo za dvosmerno-povezan seznam `isPalindrome()`, ki vrne `true`, če je seznam *palindrom*, npr., element na poziciji `i` je enak elementu na poziciji `n - i - 1` za vsak $i \in \{0, \dots, n - 1\}$. Metoda se naj izvede v $O(n)$ časovni zahtevnosti.

Naloga 3.8. Napišite novo metodo `rotate(r)`, ki obrne dvosmerno-povezan seznam tako, da element na poziciji `i` postane element $(i + r) \bmod n$. Ta metoda se običajno izvaja v $O(1 + \min\{r, n - r\})$ časovni zahtevnosti in ne spreminja vozlišč v seznamu.

Naloga 3.9. Napišite metodo `truncate(i)`, ki odseka dvojno-povezan seznam na poziciji `i`. Po izvedbi metode naj bo velikost seznama `i`, vsebuje pa naj samo elemente na intervalu $0, \dots, i - 1$. Metoda naj vrne dvojno-povezan seznam `DLList` in vsebuje elemente na intervalu $i, \dots, n - 1$. Metoda naj se izvede v $O(\min\{i, n - i\})$ časovni zahtevnosti.

Naloga 3.10. Napišite metodo dvojno-povezanega seznama `DLList absorb(12)`, ki za vhodni parameter prejme dvojno-povezan seznam `DLList 12`, ter sprazni njegovo vsebino in jo pripne na konec svojega seznama. Naprimer, če `11` vsebuje a, b, c in `12` vsebuje d, e, f , po klicu `11.absorb(12)` `11` vsebuje a, b, c, d, e, f , `12` pa bo prazen.

Naloga 3.11. Napišite metodo `deal()`, ki iz pod. strukture `DLList` odstrani vse elemente z lihimi indeksi in vrne `DLList`, ki vsebuje izbrisane elemente. Naprimer, če `11` vsebuje a, b, c, d, e, f , potem bo po klicu `11.deal()` vseboval a, c, e , metoda pa bo vrnila seznam, ki vsebuje elemente b, d, f .

Naloga 3.12. Napišite metodo `reverse()`, ki obrne vrstni red elementov v pod. strukturi `DLList`.

Naloga 3.13. V tej vaji boste implementirali urejanje pod. strukture `DLList` z zlivanjem, kot je opisano v poglavju [??](#). Da bo končna implementacija sposobna urediti katerikoli `DLList` z elementi, ki implementirajo `Comparable`, primerjavo med elementi v vaši implementaciji izvedite z metodo `compareTo(x)`.

1. Napišite metodo pod. strukture `DLList takeFirst(12)`, ki odstrani prvo vozlišče iz [12](#) ter ga doda na konec seznama, nad katerim je bila metoda klicana. Metoda je enakovredna klicu `add(size(), 12.remove\(0\)\)`, vendar pri tem ne ustvari novega vozlišča.
2. Napišite statično metodo pod. strukture `DLList merge(11, 12\)`, ki kot argument dobi dva urejena seznama [11](#) in [12](#), ju združi ter vrne nov urejen seznam. Seznama [11](#) ter [12](#) se v metodi izpraznita. Na primer, če [11](#) vsebuje a, c, d in [12](#) vsebuje b, e, f , metoda vrne nov seznam, ki vsebuje a, b, c, d, e, f .
3. Napišite metodo pod. strukture `DLList sort()`, ki uredi elemente v seznamu z uporabo urejanja z zlivanjem. Ta rekurzivni algoritem deluje tako:
 - (a) Če je velikost seznama 0 ali 1, je seznam urejen. V nasprotnem primeru...
 - (b) Z uporabo metode `truncate(size()/2)`, razdeli seznam v dva seznama [11](#) in [12](#), ki sta približno enake velikosti.
 - (c) Rekurzivno uredi [11](#).
 - (d) Rekurzivno uredi [12](#).
 - (e) Združi [11](#) in [12](#) v en urejen seznam.

Naslednje vaje so naprednejše ter zahtevajo jasno razumevanje kaj se dogaja z najmanjo vrednostjo shranjeno v skladu ali vrsti, ko dodajamo ter odstranjujemo elemente.

Naloga 3.14. Zasnuj ter implementiraj podatkovno strukturo `MinStack`, ki hrani primerljive elemente in podpira skladovne operacije `push(x\)`,

`pop()` ter `size()`. Poleg tega podpira tudi operacijo `min()`, ki vrne trenutno najmanjšo vrednost v skladu. Vse operacije naj se izvedejo v konstantnem času.

Naloga 3.15. Zasnuj ter implementiraj podatkovno strukturo `MinQueue`, ki hrani primerljive elemente in podpira operacije vrste: `add(x)`, `remove()` in `size()`. Poleg tega vsebuje tudi operacijo `min()`, ki vrne trenutno najmanjšo vrednost v vrsti. Vse operacije naj se izvedejo v konstantnem amortiziranem času.

Naloga 3.16. Zasnuj ter implementiraj podatkovno strukturo `MinDeque`, ki hrani primerljive elemente in podpira operacije obojestranske vrste: `addFirst(x)`, `addLast(x)`, `removeFirst()`, `removeLast()` in `size()`. Poleg tega vsebuje tudi operacijo `min()`, ki vrne trenutno najmanjšo vrednost v obojestranski vrsti. Vse operacije nase se izvedejo v konstantnem amortiziranem času.

Naslednje vaje preverijo razumevanje implementacije in analize prostorsko učinkovitega povezanega seznama(`SEList`).

Naloga 3.17. Dokaži, da se operacije pod. strukture `SEList` uporabljene kot sklad (`SEList` spreminja le operaciji `push(x) ≡ add(size(), x)` in `pop() ≡ remove(size() - 1)`), izvedejo v konstantnem amortiziranem času neodvisno od vrednosti b.

Naloga 3.18. Zasnuj ter implementiraj različico pod. strukture `SEList`, ki izvede vse operacije pod. strukture `DLList` v konstantnem amortiziranem času na vsako operacijo, neodvisno od vrednosti b.

Naloga 3.19. Kako bi uporabil bitno operacijo ekskluzivni ali(XOR) za zamenjavo vrednosti dveh celoštevilskih(`int`) spremenljivk brez, da bi uporabil tretjo spremenljivko?

Poglavlje 4

Preskočni seznami

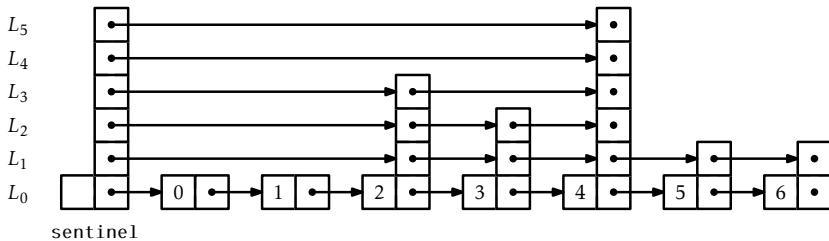
V tem poglavju bomo govorili o lepi podatkovni strukturi: preskočnem seznamu, ki ima veliko možnosti uporabe. Z uporabo preskočnega seznama lahko implementiramo List, ki ima $O(\log n)$ časovno implementacijo get(*i*), set(*i, x*), add(*i, x*), and remove(*i*). Prav tako lahko implementiramo SSet, v katerem vse operacije potrebujejo $O(\log n)$ pričakovanega časa.

Učinkovitost preskočnega seznama je povezana z njegovo naključnostjo. Ko je nov element dodan preskočnemu seznamu, ta uporabi metodo metanja kovanca za določitev višine novega elementa. Učinek preskočnega seznama je odvisen od pričakovanih izvajanj in dolžine poti. To pričakovanje pa je povezano z uporabo metode meta kovanca. V implementaciji je metoda meta kovanca simulirana z uporabo namenskega generatorja.

4.1 Osnovna struktura

Konceptualno je preskočni seznam sekvenca enojno povezanih seznamov L_0, \dots, L_h . Vsak seznam L_r vsebuje podniz elementov v L_{r-1} . Začnimo z vhodnim seznamom L_0 , ki vsebuje *n* elementov in naredimo L_1 iz L_0 , L_2 iz L_1 , in tako naprej. Elementi v L_r so pridobljeni z metanjem kovanca za vsak element, *x*, v L_{r-1} in dodajo *x* v L_r , če kovanec ”pokaže” glavo. To delamo, dokler ne naredimo praznega seznama L_r . Primer preskočnega seznama je prikazan na sliki 4.1.

Za vsak element *x*, v preskočnem seznamu imenujemo *višina x* največjo



Slika 4.1: Preskočni seznam s sedmimi elementi.

vrednost r , kjer se x pojavi v L_r . Tako imajo na primer elementi, ki se pojavijo samo v L_0 , višino 0. Če pomislimo, ugotovimo, da je višina x ustrezna naslednjemu eksperimentu: Mečimo kovanec tako dolgo, dokler ne bo pokazal cifre. Kolikokrat je pokazal glavo? Odgovor, ne presenetljivo, je, da je pričakovana višina vozlišča enaka 1. (Pričakovali smo, da bomo kovanec vrgli dvakrat, da dobimo cifro, vendar nismo šteli zadnjega meta). Višina preskočnega seznama je višina njegovega najvišjega vozlišča.

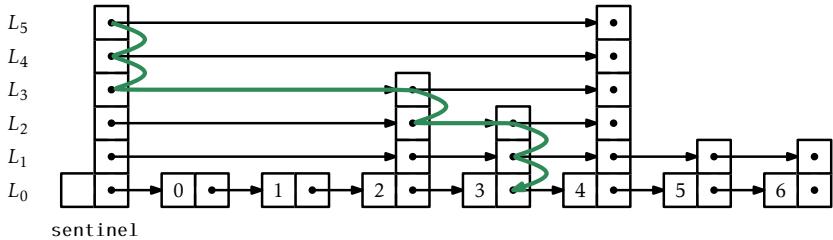
Na koncu vsakega seznama je posebno vozlišče, imanovano *stražar* od stražarja v L_h do vsakega vozlišča v L_0 . Narediti pot iskanja za posamezno vozlišče u je preprosto (glej 4.2) : Začnemo v zgornjem levem kotu preskočnega seznama (stražar je v L_h) in se premikamo desno toliko časa, dokler ne gremo preko vozlišča u , nato pa se premaknemo korak nižje v spodnji seznam.

Natančneje, za izdelati pot iskanja za vozlišče u v L_0 , začnemo pri stražarju w v L_h . Nato izvedemo $w.\text{next}$. Če $w.\text{next}$ vsebuje element, ki se pojavi pred u v L_0 , nastavimo $w = w.\text{next}$, sicer se premaknemo navzdol in nadaljujemo iskanje pojavitev w v seznamu L_{h-1} . Postopek ponavljamo dokler na dosežemo predhodnika od u v L_0 .

Rešitev, ki si jo bomo podrobnejše pogledali v ??, nam pokaže, da je pot iskanja dokaj kratka:

Lema 4.1. Pričakovana dolžina poti iskanja za vsako vozlišče u v L_0 je največ $2 \log n + O(1) = O(\log n)$.

Prostorsko učinkovit način za implementacijo preskočnega seznama je ta, da definiramo *Vozlisce*, u , ki je sestavljen iz podatka x in polja kazalcev next , kjer $u.\text{next}[i]$ kaže na naslednika u -ja v seznamu L_i . Na



Slika 4.2: The search path for the node containing 4 in a skip list.

ta način je podatek x v vozlišču referenciran samo enkrat, čeprav se x pojavlja v različnih seznamih.

```
class Node<T> {
    T x;
    Node<T>[ ] next;
    Node(T ix, int h) {
        x = ix;
        next = Array.newInstance(Node.class, h+1);
    }
    int height() {
        return next.length - 1;
    }
}
```

V naslednjih dveh podpoglavljih tega poglavja bomo govorili o dveh različnih uporabah preskočnih seznamov. Pri obeh je L_0 shranjena glavna struktura (seznam elementov ali sortiran niz elementov). Glavna razlika med temi dvemi strukturami je v načinu premikanja po poti iskanja; drugače povedano, razlikujeta se v tem, kako se odločajo, ali gre pot iskanja do L_{r-1} ali le do L_r .

4.2 SkipListSSet: Učinkovit SSet

`SkipListSSet` uporablja preskočni seznam za implementirati SSet vmesnik. Ko ga uporabljamo na ta način, so v seznamu L_0 shranjeni elementi

SSet-a v urejenem vrstnem redu. Metoda `find(x)` deluje tako, da sledi poti iskanja za najmanjo vrednostjo y , kjer je $y \geq x$:

```
SkiplistSSet {
    Node<T> findPredNode(T x) {
        Node<T> u = sentinel;
        int r = h;
        while (r >= 0) {
            while (u.next[r] != null && compare(u.next[r].x, x) < 0)
                u = u.next[r]; // go right in list r
            r--; // go down into list r-1
        }
        return u;
    }
    T find(T x) {
        Node<T> u = findPredNode(x);
        return u.next[0] == null ? null : u.next[0].x;
    }
}
```

Sledenje poti iskanja za y je preprosto: ko se nahajamo v določenem vozlišču u v L_r , pogledamo v desno z $u.next[r].x$. Če je $x > u.next[r].x$, se premaknemo za eno mesto v desno v L_r ; sicer se premaknemo navzdol v L_{r-1} . Vsak korak (desno ali navzdol) v takem iskanju potrebuje konstanten čas; potemtakem, po 4.1, je pričakovani čas izvajanja `find(x)` enak $O(\log n)$.

Preden lahko dodamo element v `SkipListSSet`, potrebujemo metodo, ki nam bo simulirala met kovanca za določitev višine k novega vozlišča. To naredimo tako, da si izberemo poljubno število z in štejemo število zaporednih enic v binarnem zapisu števila z :¹

```
SkiplistSSet {
    int pickHeight() {
        int z = rand.nextInt();
        int k = 0;
        int m = 1;
        while ((z & m) != 0) {
```

¹Ta metoda ne ponazarja popolnoma eksperiment metanja kovanca saj bo vrednost k vedno manjša od števila bitov v `int`. Kakorkoli, to bo imelo malenkosten vpliv dokler ne bo število elementov v strukturi veliko večje kot $2^{32} = 4294967296$.

```

        k++;
        m <= 1;
    }
    return k;
}

```

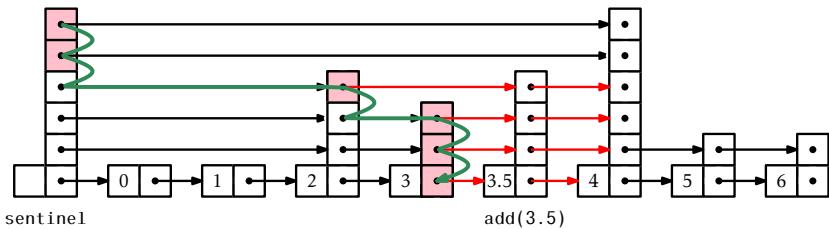
Za implementirati metodo `add(x)` v `SkiplistSSet` smo najprej poiškali `x` in ga nato dodali v več seznamov L_0, \dots, L_k , kjer je `k` izbran s pomočjo `pickHeight()` metode. Najlažji način za narediti to je s pomočjo polja, `sklad`, ki hrani sled vozlišč, kjer se je pot iskanja spustila iz seznama L_r v L_{r-1} . Natančneje, `sklad[r]` je vozlišče v L_r kjer se je pot iskanja nadaljevala en nivo nižje, v seznamu L_{r-1} . Vozlišča, ki smo jih prilagodili za vstaviti `x` so točno vozlišča `stack[0], \dots, stack[k]`. Koda v nadaljevanju prikazuje implementacijo algoritma za `add(x)`:

```

SkiplistSSet .
boolean add(T x) {
    Node<T> u = sentinel;
    int r = h;
    int comp = 0;
    while (r >= 0) {
        while (u.next[r] != null
               && (comp = compare(u.next[r].x, x)) < 0)
            u = u.next[r];
        if (u.next[r] != null && comp == 0) return false;
        stack[r--] = u;           // going down, store u
    }
    Node<T> w = new Node<T>(x, pickHeight());
    while (h < w.height())
        stack[++h] = sentinel; // height increased
    for (int i = 0; i < w.next.length; i++) {
        w.next[i] = stack[i].next[i];
        stack[i].next[i] = w;
    }
    n++;
    return true;
}

```

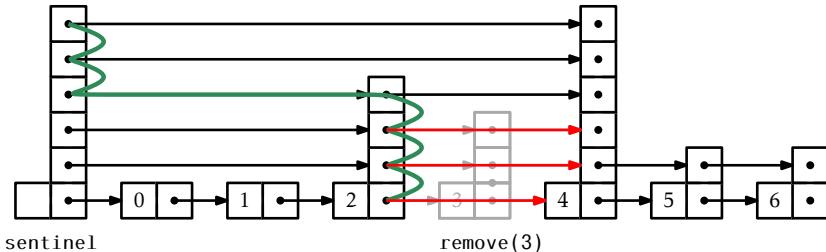
Brisanje elementa `x` je podobno vstavljanju, le da pri tej metodi ni potrebe po `skladu` za hranjenje poti iskanja. Brisanje je lahko opravljeno



Slika 4.3: Dodajanje vozlišča 3.5 v preskočni seznam. Vozlišča shranjena v sklad so označena.

s sledenjem poti iskanja. Ko iščemo x , vedno ko se premaknemo korak navzdol iz vozlišča u , preverimo, če je $u.next.x = x$ in če je, odstranimo u iz seznama:

```
SkiplistSSet .  
boolean remove(T x) {  
    boolean removed = false;  
    Node<T> u = sentinel;  
    int r = h;  
    int comp = 0;  
    while (r >= 0) {  
        while (u.next[r] != null  
            && (comp = compare(u.next[r].x, x)) < 0) {  
            u = u.next[r];  
        }  
        if (u.next[r] != null && comp == 0) {  
            removed = true;  
            u.next[r] = u.next[r].next[r];  
            if (u == sentinel && u.next[r] == null)  
                h--; // height has gone down  
        }  
        r--;  
    }  
    if (removed) n--;  
    return removed;  
}
```



Slika 4.4: Brisanje vozlišča 3 iz preskočnega seznama.

4.2.1 Povzetek

Naslednji teorem povzema uporabnost preskočnega seznama, ko ga uporabljam za implementacijo sortiranih nizov:

Izrek 4.1. *SkiplistSSet je uporabljen za implementacijo SSet vmesnika. SkipListSSet opravi operacije add(x) (dodaj), remove(x) (odstrani) in find(x) (najdi) v $O(\log n)$ pričakovanega časa za operacijo.*

4.2.2 Summary

Sledeči teorem povzema uporabnost preskočnega seznama, ko ga uporabljam pri implementaciji urejenih sklopov:

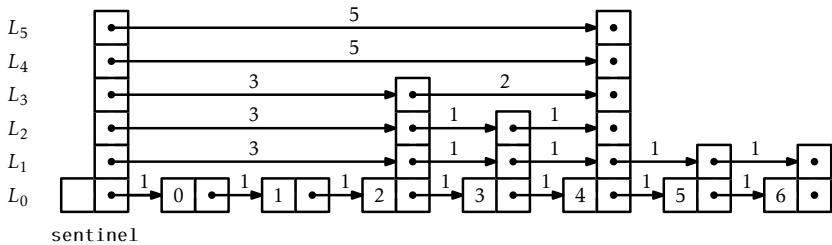
Izrek 4.2. *SkipListSSet implementira SSet vmesnik. A SkipListSSet vsebuje operacije add(x), remove(x), and find(x) in $O(\log n)$ pričakovani čas za izvedbo operacije.*

4.3 SkipListList: Učinkovit naključni dostop List

A SkipListList implementira List vmesnik s pomočjo(uporabo) preskočnega seznama. V SkipListList, L_0 vsebuje elemente seznama po vrstnem redu pojavljanja elementov. Po drugi strani SkipListSSet, elemente lahko dodajamo, brišemo ali do njih dostopamo v $O(\log n)$ času.

Za doseganje tega, potrebujemo možnost iskanja poti i th elementa v L_0 . Najlažji način je definirati notacijo the *length* od roba nekega seznama,

Preskočni seznami



Slika 4.5: The lengths of the edges in a skiplist.

L_r . Vsak rob seznama definiramo L_0 kot 1. Dolžina robu, e , v L_{r-1} , $r > 0$, je definiran kot vsota dolžin robov pod njim e v L_{r-1} . Ekvivalenčno, dolžina e je število robov v L_0 spodaj e . Poglej 4.5 za primer preskočnega seznama z dolžino njegovih robov. Posledica shranjevanja robov preskočnega seznama v nizih, lahko dolžino shranjujemo na enak način:

```

class Node {
    T x;
    Node[ ] next;
    int[] length;
    Node(T ix, int h) {
        x = ix;
        next = Array.newInstance(Node.class, h+1);
        length = new int[h+1];
    }
    int height() {
        return next.length - 1;
    }
}

```

Povzetek te opredelitve dolžin je da smo trenutno na vozlišču, ki se nahaja na poziciji j v L_0 in sledimo robu dolžine ℓ , nato se premaknemo na vozlišče čigar pozicija v L_0 , je $j + \ell$. Po takem postopku, medtem ko iščemo iskalno pot lahko ohranjamo vrednost pozicije, j , trenutnega vozlišča v L_0 . Medtem ko na vozlišču, u , v L_r , gremo desno če j plus dolžina roba $u.next[r]$ je manj kakor i . V nasprotnem primeru, gremo navzdol v L_{r-1} .

```

SkiplistList
Node findPred(int i) {
    Node u = sentinel;
    int r = h;
    int j = -1; // index of the current node in list 0
    while (r >= 0) {
        while (u.next[r] != null && j + u.length[r] < i) {
            j += u.length[r];
            u = u.next[r];
        }
        r--;
    }
    return u;
}

```

```

SkiplistList
T get(int i) {
    return findPred(i).next[0].x;
}
T set(int i, T x) {
    Node u = findPred(i).next[0];
    T y = u.x;
    u.x = x;
    return y;
}

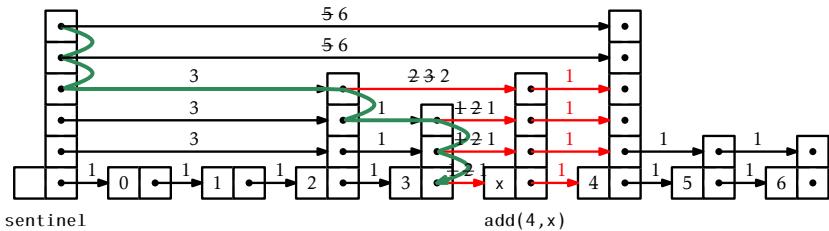
```

Ker je najtežji del operacij `get(i)` in `set(i,x)` iskanje i th vozlišča v L_0 , se operacije izvedejo v $O(\log n)$ časa.

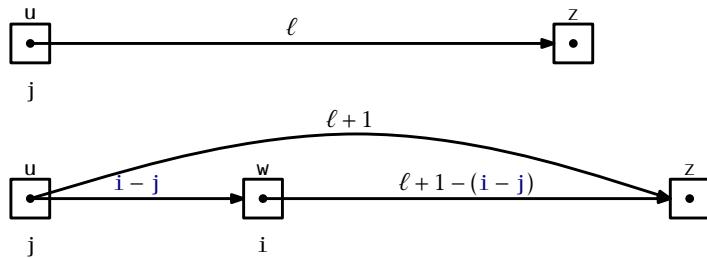
Dodajanje elementa v `SkiplistList` na pozicijo, i , je enostavno. Za razliko dodajanje v `SkiplistSSet`, smo prepričani da bo vozlišče Dejansko dodano, zato lahko hkrati dodajamo in iščemo lokacijo za novo vozlišče. Najprej izberemo višino, k , novo dodanega vozlišča w , nato sledimo iskalni poti i . Vsakič ko se iskalna pot premakne navzdol od L_r z $r \leq k$, uporabimo spoj w v L_r . Dodatno moremo biti pozorni da se dolžina robov pravilno osvežuje. Poglej 4.6.

Pozorni moremo biti, da vsakič ko se iskalna pot premakne za eno vozščišče navzdol, u , v L_r , se dolžina roba $u.next[r]$ poveča za ena, ker

Preskočni sezname



Slika 4.6: Adding an element to a `SkiplistList`.



Slika 4.7: Updating the lengths of edges while splicing a node w into a skip list.

dodajamo element pod rob na poziciji i . Spojimo vozlišče w med vozlišča u in z , deluje kakor prikazano v 4.7. Medtem ko sledimo iskalni poti, tudi shranjujemo pozicijo j , od u v L_0 . Zato, vemo da je dolžina roba od u do w velikosti $i - j$. Sklepamo lahko da je razdalja roba od w do z iz dolžine, ℓ , od roba u do z . Potem takem, lahko spojimo w in osvežimo dolžine od robov v konstantnem času.

Postopek izgleda veliko bolj zakomplificiran kot v resnici je. Koda je pravzaprav zelo enostavna:

```
void add(int i, T x) {
    Node w = new Node(x, pickHeight());
    if (w.height() > h)
        h = w.height();
    add(i, w);
}
```

```

SkiplistList
Node add(int i, Node w) {
    Node u = sentinel;
    int k = w.height();
    int r = h;
    int j = -1; // index of u
    while (r >= 0) {
        while (u.next[r] != null && j+u.length[r] < i) {
            j += u.length[r];
            u = u.next[r];
        }
        u.length[r]++;
        if (r <= k) {
            w.next[r] = u.next[r];
            u.next[r] = w;
            w.length[r] = u.length[r] - (i - j);
            u.length[r] = i - j;
        }
        r--;
    }
    n++;
    return u;
}

```

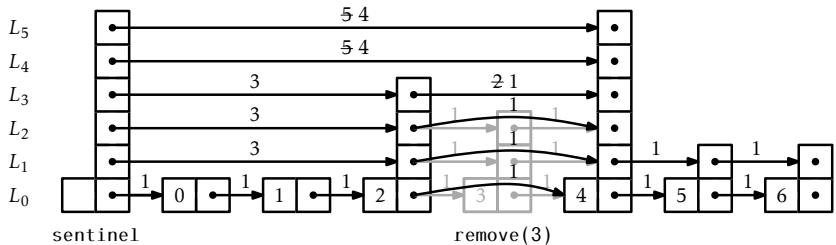
Do sedaj bi vam morala biti implementacija `remove(i)` operacije v `SkiplistList` jasna. Iščemo iskalno pot vozlišča na poziciji `i`. Vsakič ko se iskalna pot zmanjša za ena od vozlišča `u`, na ravni `r` zmanjšamo raljaljo od roba, tako da pustimo `u` na tistem nivoju. Pregledovati moramo tudi, da je `u.next[r]` element ranga `i` in v kolikor držzi, ga premaknemo iz seznama na tisti nivo. Primer si lahko ogledate tukaj [4.8.](#).

```

SkiplistList
T remove(int i) {
    T x = null;
    Node u = sentinel;
    int r = h;
    int j = -1; // index of node u
    while (r >= 0) {
        while (u.next[r] != null && j+u.length[r] < i) {
            j += u.length[r];
            u = u.next[r];
        }
        if (r <= k) {
            if (u.next[r] == x) {
                u.length[r] = i - j;
            } else {
                T temp = u.next[r];
                u.next[r] = u.next[r].next;
                temp.next = null;
                x = temp;
            }
        }
        r--;
    }
    n--;
    return x;
}

```

Preskočni sezname



Slika 4.8: Removing an element from a SkipList.

```

}
u.length[r]--; // for the node we are removing
if (j + u.length[r] + 1 == i && u.next[r] != null) {
    x = u.next[r].x;
    u.length[r] += u.next[r].length[r];
    u.next[r] = u.next[r].next[r];
    if (u == sentinel && u.next[r] == null)
        h--;
}
r--;
}
n--;
return x;
}

```

4.3.1 Summary

Naslednji teorem povzema učinkovitost podatkovne strukture SkipList:

Izrek 4.3. *SkipList implementira List -ov vmesnik. SkipList podpira operacije get(i), set(i, x), add(i, x), ter remove(i) v $O(\log n)$ pričakovanem času na operacijo.*

4.4 Analiza preskočnega seznama

V sledеčem delu bomo analizirali pričakovano višino, velikost ter dolžino Iskalne poti v preskočnem seznamu. Za razumevanje potrebujemo osnovno ozadnje verjetnosti. Nekateri dokazi so osnovani na metu kovanca.

Lema 4.2. *Naj bo T število, kadar se pošten kovanec obrne navzgor, vključno s primerom kadar kovanec pade z glavo navzgor. Takrat $E[T] = 2$.*

Dokaz. Recimo da nehamo metati kovanec prvič kadar pade z glavo navzgor. Definirajmo indikacijsko spremenljivko

$$I_i = \begin{cases} 0 & \text{če je kovanec vržen navzgor i kar} \\ 1 & \text{če je kovanec vržen i ali več krat} \end{cases}$$

Upoštevajte da $I_i = 1$ če in samo če edini $i - 1$ met kovanca postane rep, torej $E[I_i] = \Pr\{I_i = 1\} = 1/2^{i-1}$. Opazimo da T , vse mete kovanca lahko zapišemo kot $T = \sum_{i=1}^{\infty} I_i$. Sledi,

$$\begin{aligned} E[T] &= E\left[\sum_{i=1}^{\infty} I_i\right] \\ &= \sum_{i=1}^{\infty} E[I_i] \\ &= \sum_{i=1}^{\infty} 1/2^{i-1} \\ &= 1 + 1/2 + 1/4 + 1/8 + \dots \\ &= 2 . \end{aligned}$$

□

Naslednji hipotezi nam pokažeta da ima preskočni seznam linearo velikost:

Lema 4.3. *Pričakovano število vozlišč v preskočnem seznamu vsebuje n elementov, če ne upoštevamo kontrolnih pojavljanj, je $2n$.*

Dokaz. Verjetnost, da je kateri koli element, x , vsebovan v seznamu L_r is $1/2^r$, so the expected number of nodes in L_r je $n/2^r$.² Sledi, da je skupno

²Poglej 1.3.4 za obrazložitev kako pridemo do rezultata z uporabo indikatorja spremenljivk in linearnosti pričakovanja.

število pričakovanih vozlišč v seznamu

$$\sum_{r=0}^{\infty} \mathbf{n}/2^r = \mathbf{n}(1 + 1/2 + 1/4 + 1/8 + \dots) = 2\mathbf{n} . \quad \square$$

Lema 4.4. Pričakovana višina preskočnega seznama, ki vsebuje \mathbf{n} elementov je največ $\log \mathbf{n} + 2$.

Dokaz. Za vsak $r \in \{1, 2, 3, \dots, \infty\}$, Definiramo indicator naključnih spremenljivk

$$I_r = \begin{cases} 0 & \text{if } L_r \text{ je prazen} \\ 1 & \text{if } L_r \text{ ni prazen} \end{cases}$$

Višina, \mathbf{h} , preskočnega seznama je

$$\mathbf{h} = \sum_{i=1}^{\infty} I_i .$$

Upoštevajte, da I_r ni nikoli večji kot dolžina, $|L_r|$, od L_r , zato

$$E[I_r] \leq E[|L_r|] = \mathbf{n}/2^r .$$

Zato imamo

$$\begin{aligned} E[\mathbf{h}] &= E\left[\sum_{r=1}^{\infty} I_r\right] \\ &= \sum_{r=1}^{\infty} E[I_r] \\ &= \sum_{r=1}^{\lfloor \log \mathbf{n} \rfloor} E[I_r] + \sum_{r=\lfloor \log \mathbf{n} \rfloor + 1}^{\infty} E[I_r] \\ &\leq \sum_{r=1}^{\lfloor \log \mathbf{n} \rfloor} 1 + \sum_{r=\lfloor \log \mathbf{n} \rfloor + 1}^{\infty} \mathbf{n}/2^r \\ &\leq \log \mathbf{n} + \sum_{r=0}^{\infty} 1/2^r \\ &= \log \mathbf{n} + 2 . \end{aligned} \quad \square$$

Lema 4.5. Pričakovano število vozlišč v preskočnem seznamu vsebuje \mathbf{n} elementov, z vsemi pojavitvami "opazovalca", je $2\mathbf{n} + O(\log \mathbf{n})$.

Dokaz. Po 4.3, sledi da je pričakovano število vozlišč, brez “opazovalca” $2n$. Število pojavitev “opazovalca” je enako višini, h , preskočnega seznama, torej 4.4 the expected number of occurrences of the je “opazovalec” največ $\log n + 2 = O(\log n)$. \square

Lema 4.6. Pričakovana dolžina iskalne poti v preskočnem seznamu je največ $2\log n + O(1)$.

Dokaz. Najlaže dokažemo hipotezo tako da uporabimo *reverse search path* za vozlišče, x . Ta pot začne pri predhodniku x v L_0 . Kadarkoli , če grelahko pot eno nadstropje više takrat lahko. V kolikor nemore iti eno nadstropje više, gre levo. Če nekaj trenutkov premišljujemo o tem nas bo prepričalo da je vzvratna iskalna pot za x enaka iskalni poti za x , z razliko da je vzvratna.

Število vozlišč, ki obiščejo vzvratno pot v nekem nadstropju , r , je povezana z naslednjim eksperimentom: Vržimo kovanec. Če pada glava, se premakni navzgor, nato ustavi. V nasprotnem primeru se premakni levo in ponovi eksperiment. Številov metov kovanca, preden pada glava predstavlja število korakov v levo, ki jih vzvratna iskalna pot porabi v nekem nadstropju. footnoteBodite pozorni da lahko pride do “overcounta” števila korakov na levo, saj se mora eksperiment končati. Končati mora ob prvi glavi ali ko iskalna pot doseže “opazovalca”, kateri pride prvi. To ne predstavlja problema saj leži hipoteza na zgornji meji. ?? nam prikaže da je pričakovano število metov kovanca preden pada prva “glava”, 1.

Naj S_r označuje število korakov ki jih porabi iskalna pot naprej na nadstropju r ki gre levo. Pravkar smo trdili da $E[S_r] \leq 1$. Poleg tega, $S_r \leq |L_r|$, ker nemoremo narediti več korakov v L_r kot je dolžina L_r , zato

$$E[S_r] \leq E[|L_r|] = n/2^r .$$

Sedaj lahko dokončamo dokaz 4.4. Naj bo S dolžina iskalne poti nekega vozlišča, u , v preskočnem seznamu in naj bo h višina preskočnega se-

znama. Sledi

$$\begin{aligned}
 E[S] &= E\left[\mathbf{h} + \sum_{r=0}^{\infty} S_r\right] \\
 &= E[\mathbf{h}] + \sum_{r=0}^{\infty} E[S_r] \\
 &= E[\mathbf{h}] + \sum_{r=0}^{\lfloor \log n \rfloor} E[S_r] + \sum_{r=\lfloor \log n \rfloor + 1}^{\infty} E[S_r] \\
 &\leq E[\mathbf{h}] + \sum_{r=0}^{\lfloor \log n \rfloor} 1 + \sum_{r=\lfloor \log n \rfloor + 1}^{\infty} n/2^r \\
 &\leq E[\mathbf{h}] + \sum_{r=0}^{\lfloor \log n \rfloor} 1 + \sum_{r=0}^{\infty} 1/2^r \\
 &\leq E[\mathbf{h}] + \sum_{r=0}^{\lfloor \log n \rfloor} 1 + \sum_{r=0}^{\infty} 1/2^r \\
 &\leq E[\mathbf{h}] + \log n + 3 \\
 &\leq 2 \log n + 5 .
 \end{aligned}$$

□

Sledeči teorem povzema rezultat sekcije:

Izrek 4.4. Preskočni senam, ki vsebuje n elementov je pričakoval velikost $O(n)$ in pričakovana dolžina iskalne poti nekega elementa je največ: $2 \log n + O(1)$.

4.5 Razprava in vaje

Preskočne sezname je predstavil Pugh [?] ki je tudi predstavil veliko aplikacij in razširitev preskočnih seznamov [?]. Od takrat se jih je veliko preučevalo. Veliko raziskovalcev je naredilo veliko natančnih analiz pričakovane dolžine in variance dolžine iskanja poti za *iti* element v preskočnem seznamu [?, ?, ?]. Deterministične razlike [?], pristranske razlike [?, ?], in samo-prilagodljive razlike [?] preskočnih seznamov so se razvile. Implementacije preskočnih seznamov so bile napisane za različne jezike in ogrodja in so uporabljeni v odprtokodnih podatkovnih sistemih [?, ?].

Različica preskočnih seznamov je uporabljena v strukturah upravljanja procesov jedra operacijskega sistema HP-UX [?]. Preskočni sezname so celo del Java 1.6 API [?].

Naloga 4.1. Narišite iskalne poti za 2.5 in 5.5 v preskočnem seznamu v 4.1.

Naloga 4.2. Narišite dodajanje vrednosti 0.5 (z višino 1) in nato 3.5 (z višino 2) v preskočni seznam v 4.1.

Naloga 4.3. Narišite odstranjevanje vrednosti 1 in nato 3 iz preskočnega seznama v 4.1.

Naloga 4.4. Narišite izvedbo `remove(2)` v `SkiplistList` v 4.5.

Naloga 4.5. Narišite izvedbo `add(3, x)` v `SkiplistList` v 4.5. Predpostavi, da `pickHeight()` izbere višino 4 za novo ustvarjeno vozlišče.

Naloga 4.6. Pokažite da je med izvajanjem `add(x)` ali `remove(x)` operacij, pričakovano število kazalcev v `SkiplistSet` ki se spremenijo konstanta.

Naloga 4.7. Predpostavite da, namesto povišanja elementa iz L_{i-1} v L_i na osnovi meta kovanca, element povišamo z neko verjetnostjo p , $0 < p < 1$.

1. Pokažite, da je s to modifikacijo pričakovana dolžina iskalne poti največ $(1/p)\log_{1/p} n + O(1)$.
2. Kakšna je vrednost p ki zmanjša prejšnji izraz?
3. Kakšna je pričakovana višina preskočnega seznama?
4. Kakšno je pričakovano število vozlišč v preskočnem seznamu?

Naloga 4.8. Metoda `find(x)` v `SkiplistSet` včasih izvede *odvečne primerjave*; Te se pojavijo kadar je `x` primerjan z isto vrednostjo več kot enkrat. Pojavijo se lahko za neko vozlišče, `u`, `u.next[r] = u.next[r - 1]`. Pokažite kako se te odvečne primerjave zgodijo in priredite `find(x)` tako da se jih izognete. Analizirajte pričakovano število primerjav izvedenih z vašo prirejeno `find(x)` metodo.

Naloga 4.9. Zasnujte in implementirajte različico preskočnega seznama, ki implementira SSet interface, pa tudi dovoljuje hiter dostop do elementov po rangu. To pomeni, da tudi podpira funkcijo `get(i)`, ki vrača element katerega rang je `i` v $O(\log n)$ pričakovani časovni zahtevnosti. (Rang elementa `x` v SSet je število elementov v SSet ki so manjši od `x`.)

Naloga 4.10. *prst* v preskočnem seznamu je polje ki shranjuje zaporedje vozlišč v iskalni poti kjer se iskalna pot spušča. (Spremenljivka `stack` v `add(x)` koda na strani 91 je prst; osenčena vozlišča v 4.3 kažejo na vsebino enega prsta.) Na prst lahko gledamo kot na nekaj kar kaže pot do vozlišča v najnižjem seznamu, L_0 .

finger search implementira `find(x)` operacijo z uporabo prsta, s sprejetanjem po seznamu navzgor z uporabo prsta dokler ne doseže vozlišča `u` tako da je `u.x < x` in `u.next = null` ali `u.next.x > x` in nato izvajanjem noramlnega iskanja `x` začenši z `u`. Mogoče je dokazati da je pričakovano število potrebnih korakov za finger search $O(1 + \log r)$, kjer je r število vrednosti v L_0 med `x` in vrednostjo na katero kaže prst.

Implementirajte podrazred od `Skiplist`, ki se imenuje `SkiplistWithFinger`, ki implementira `find(x)` operacije z uporabo notranjega prsta. Podrazred naj hrani prst, ki je uporabljen tako da je vsaka operacija `find(x)` implementirana kot prstno iskanje (finger search). Med vsako `find(x)` operacijo je prst posodobljen tako da vsaka operaacija `find(x)` uporabi, kot začetno točko, prst ki kaže na rezultat prejšnje `find(x)` operacije.

Naloga 4.11. Zapišite metodo `truncate(i)`, ki skrajša `SkiplistList` na poziciji `i`. Po izvedbi metode, je velikost seznama `i` in vsebuje samo elemente na indexih $0, \dots, i - 1$. Vrnjena vrednost je nek drug `SkiplistList`, ki vsebuje elemente na indexih $i, \dots, n - 1$. Metoda mora imeti časovno zahtevnost $O(\log n)$.

Naloga 4.12. Napišite `SkiplistList` metodo, `absorb(12)`, ki sprejme argument `SkiplistList`, `12`, ga izprazni in pripne njegovo vsebino, urejeno, prejemniku. Naprimer, če `11` vsebuje a, b, c in `12` vsebuje d, e, f , potem bo po klicu `11.absorb(12)`, `11` vseboval a, b, c, d, e, f in `12` bo prazen. Metoda naj ima časovno zahtevnost $O(\log n)$.

Naloga 4.13. Z uporabo pristopov prostorsko učinkovitega seznama SELList, zasnujte in implementirajte prostorsko učinkovit SSet, SESSet. Da bi to storili, shranite urejene podatke v SELList, in bloke tega SELList v SSet. Če prvotna implementacija SSet porabi $O(n)$ prostora za shranjevanje n elementov, potem bo SESSet imel dovolj prostora za n elementov plus $O(n/b + b)$ odvečnega prostora.

Naloga 4.14. Z uporabo SSet kot vašo osnovno strukturo, zasnujte in implementirajte aplikacijo, ki prebere (veliko) besedilno datoteko in dovoljuje interaktivno iskanje, za katerikoli podniz vsebovan v besedilu. Ko uporabnik vnaša svojo iskalno zahtevo naj se kot rezultat prikazuje ujemajoč del besedila (če obstaja).

Namig 1: Vsak podniz je predpona neki priponi, tako da zadošča shraniti vse pripone besedilne datoteke.

Namig 2: Vsaka pripona je lahko predstavljena strnjeno kot samostojna števka, ki predstavlja kje v besedilu se pripona začne.

Preizkusite svojo aplikacijo na velekih besedilih, kot so na primer knjige dostopne na Project Gutenberg [?]. If done correctly, your applications will be very responsive; there should be no noticeable lag between typing keystrokes and seeing the results.

Naloga 4.15. (Ta vaja naj bo opravljena po branju o binarnih iskalnih drevesih.) in 6.2.) Primerjajte preskočne liste z binarnimi iskalnimi drevesi po naslednjih kriterijih:

1. Razložite kako odstranjevanje robnih elementov preskočnega sezname vodi k strukturi ki izgleda kot binarno drevo in je enaka binarnemu iskalnemu drevesu.
2. Preskočni sezname in dvojiška iskalna drevesa oboji porabijo približno enako število kazalcev (2 na vozlišče). Preskočni sezname bolje uporabijo te kazalce. Razložite zakaj.

Poglavlje 5

Razpršene tabele

Razpršene tabele predstavljajo učinkovito metodo za shranjevanje majhnega števila celih števil n , iz velikega obsega $U = \{0, \dots, 2^w - 1\}$. Izraz *razpršena tabela* sicer označuje širok spekter podatkovnih struktur. Prvi del poglavja se osredotoča na dve najbolj pogosti implementaciji: razprševanje z veriženjem in linearno naslavljjanje.

Zelo pogosto se uporabljajo za shranjevanje podatkov, katerih tip niso cela števila. V tem primeru je celoštivilska *razpršena koda* povezana z vsako podatkovno enoto in uporabljena v razpršeni tabeli. Drugi del predstavi, kako so razpršene kode ustvarjene.

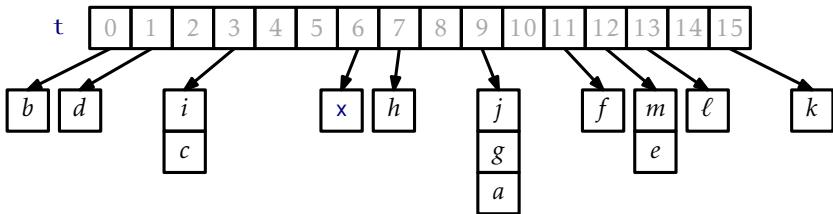
Nekatere uporabljeni metode iz tega poglavja potrebujejo naključno izbrana števila v določenem razponu. V primerih kode, so nekatere "naključna" cela števila enolično določena z uporabo naključnih bitov generiranih iz atmosferskega šuma.

5.1 Razpršena tabela z veriženjem

Podatkovna struktura verižena razpršena tabela za shranjevanje tabele t listov uporablja zgoščevanje z veriženjem. Za hranjenje skupnega števila podatkov v vseh seznamih se uporablja celo število n . (see 5.1):

```
ChainedHashTable  
List<T>[ ] t;  
int n;
```

Razpršene tabele



Slika 5.1: Primer verižene razpršene tabele z $n = 14$ in $t.length = 16$. V tem primeru je $\text{hash}(x) = 6$

Razpršena vrednost podatkovnega objekta x , označena z $\text{hash}(x)$ predstavlja vrednost v razponu $\{0, \dots, t.length - 1\}$. Vsi podatki z razpršeno vrednostjo i so shranjeni v seznamu na lokaciji $t[i]$. Da se izognemo prevelikim seznamom, ohranamo invarianto

$$n \leq t.length$$

tako da je povprečno število elementov shranjenih v posameznem seznamu $n/t.length \leq 1$.

Pri dodajanju elementa x , v razpršeno tabelo, najprej preverimo če je potrebno povečati $t.length$. V kolikor je to potrebno ga povečamo. Potem razpršimo x , da dobimo število i , v razponu $\{0, \dots, t.length - 1\}$, in pridemo x seznamu $t[i]$:

```
ChainedHashTable
boolean add(T x) {
    if (find(x) != null) return false;
    if (n+1 > t.length) resize();
    t[hash(x)].add(x);
    n++;
    return true;
}
```

Povečevanje tabele, v kolikor je le-to potrebno, vključuje podvojitev dolžine tabele t in ponovno vstavljanje elementov vanjo. Ta strategija je popolnoma enaka kot pri implementaciji ArrayStacka in tudi tu velja enako pravilo: Cena rasti je amortizirano po nekaj sekvencah vstavljanja samo konstantna (see 2.1 on page 33).

Poleg rasti je edino potrebno opravilo ob vstavljanju nove vrednosti x v razpršeno verižno tabelo dodajanje x -a seznamu $t[\text{hash}(x)]$. Za katerokoli od implementacij seznamov opisanih v poglavjih Chapters 2 in 3, potrebujemo le konstanten čas.

Za odstranitev elementa x iz razpršene tabele se sprehodimo čez seznam $t[\text{hash}(x)]$, dokler n najdemo elementa x , tako da ga lahko odstranimo:

```
ChainedHashTable
T remove(T x) {
    Iterator<T> it = t[hash(x)].iterator();
    while (it.hasNext()) {
        T y = it.next();
        if (y.equals(x)) {
            it.remove();
            n--;
            return y;
        }
    }
    return null;
}
```

Časovna zahtevnost je $O(n_{\text{hash}(x)})$, pri čemer n_i označuje dolžino seznamov shranjenega v $t[i]$.

Iskanje elementa x v razpršeni tabeli poteka podobno. Izvedemo linearno iskanje nad seznamom $t[\text{hash}(x)]$:

```
ChainedHashTable
T find(Object x) {
    for (T y : t[hash(x)])
        if (y.equals(x))
            return y;
    return null;
}
```

Podobno tudi tu potrebujemo čas sorezmeren z dolžino seznamu $t[\text{hash}(x)]$.

Performanse razpršene tabele so odvisne predvsem od izbire razpršilne funkcije. Dobra rapršilna funkcija razporedi elemente sorezmerno med $t.length$ seznamov, tako da je pričakovana velikost seznamu $t[\text{hash}(x)]$

$O(n/t.length) = O(1)$. Po drugi strani pa slaba razpršilna funkcija razprši vse vrednosti(vključno z x) na isto lokacijo v tabeli. V tem primeru bo velikost seznama $t[hash(x)]$ n . V naslednjem poglavju je opisan primer dobre zgoščevalne funkcije.

5.1.1 Množilno razprševanje

Množilno razprševanje je učinkovita metoda tvorbe razpršenih vrednosti osnovana na modularni aritmetiki(opisana v poglavju 2.3) in celoštevilskemu deljenju. Uporablja div operator, ki obdrži celoštevilski del kvocienta, ostanek pa zanemari. Praktično za vsako število velja $a \geq 0$ in $b \geq 1$, $a \text{ div } b = \lfloor a/b \rfloor$.

Pri množilnem razprševanju uporabljamo tabele velikosti 2^d pri čemer je d neko celo število(imenovano *dimenzija*). Formula za razprševanje celega števila $x \in \{0, \dots, 2^w - 1\}$ je

$$\text{hash}(x) = ((z \cdot x) \bmod 2^w) \text{ div } 2^{w-d} .$$

Pri tem je z neko naključno izbrano *celo* število v $\{1, \dots, 2^w - 1\}$. Razprševalna funkcija je lahko realizirana zelo učinkovito, z obzirom na to, da so operacije nad celimi števili že v osnovi modulo 2^w , kjer je w število bitov v celiem številu. (Glej 5.2.) Poleg tega je celoštevilsko deljenje z 2^{w-d} enako izločanju skrajno desnih $w-d$ bitov v binarni predstavitevi (kar uredimo s premikom $w-d$). S tem dosežemo, da ima koda lažjo implementacijo kot sama formula:

```
int hash(Object x) {
    return (z * x.hashCode()) >>> (w-d);
}
```

Pri naslednjem primeru, čigar dokaz je prikazan kasneje v poglavju, pokažemo, da igra množilna razpršilna funkcija odlično vlogo pri izmikanju trkov.

Lema 5.1. *Naj bosta x in y dve vrednosti izmed $\{0, \dots, 2^w - 1\}$ in $x \neq y$. Potem sledi, da $\Pr\{\text{hash}(x) = \text{hash}(y)\} \leq 2/2^d$.*

Slika 5.2: Operacija večkratne razprševalne funkcije z $w = 32$ in $d = 8$.

Pri primeru 5.1, je učinkovitost funkcij odstrani(x) in najdi(x) možno preprosto analizirati:

Lema 5.2. Za katerokoli podatkovno vrednost x je pričakovana dolžina seznama $t[\text{hash}(x)]$ največ $n_x + 2$, pri čemer je n_x število pojavitev x v razpršeni tabeli.

Dokaz. Naj bo S (večkratna-) zbirka elementov shranjenih v zgoščevalni tabeli, ki ni enaka x . Za element $y \in S$ definiramo indikatorsko spremenljivko

$$I_{\mathbf{y}} = \begin{cases} 1 & \text{če je } \text{hash}(\mathbf{x}) = \text{hash}(\mathbf{y}) \\ 0 & \text{drugače} \end{cases}$$

in opazimo, da je po primeru 5.1, $E[I_y] \leq 2/2^d = 2/t.length$ pričakovana dolžina lista $t[hash(x)]$ podana v naslednji obliki

$$\begin{aligned}
 E[\text{t}[\text{hash}(x)].\text{size}()] &= E\left[n_x + \sum_{y \in S} I_y\right] \\
 &= n_x + \sum_{y \in S} E[I_y] \\
 &\leq n_x + \sum_{y \in S} 2/\text{t.length} \\
 &\leq n_x + \sum_{y \in S} 2/n \\
 &\leq n_x + (n - n_x)2/n \\
 &\leq n_x + 2,
 \end{aligned}$$

1

Sedaj bi želeli dokazati primer 5.1, a za slednje, najprej potrebujemo rezultat iz številčne teorije. Pri naslednjem dokazu uporabljamo notacijo $(b_r, \dots, b_0)_2$ pri označevanju $\sum_{i=0}^r b_i 2^i$, kjer je vsak b_i bitna vrednost, ali 0 ali 1. Z drugimi besedami je $(b_r, \dots, b_0)_2$ celo številčna vrednost ali integer, čigar dvojiška predstavitev je podana kot b_r, \dots, b_0 . Z uporabo \star označimo neznano bitno vrednost.

Lema 5.3. *Naj bo S zbirka lihih celih števil na intervalu $\{1, \dots, 2^w - 1\}$; prav tako naj bosta q in i dva, katera koli, elementa izmed vseh elementov v S . Potem takem obstaja točno ena vrednost $z \in S$ za katero velja $zq \bmod 2^w = i$.*

Dokaz. Ker je število izbira za z in i enaka, je zadostljivo dokazati, največ ena vrednost $z \in S$ za katero velja $zq \bmod 2^w = i$.

Predpostavimo da sta, za voljo nasprotij, dve vrednosti z and z' , kjer velja $z > z'$. Potem je

$$zq \bmod 2^w = z'q \bmod 2^w = i$$

Kar sledi k

$$(z - z')q \bmod 2^w = 0$$

Slednje pomeni, da je

$$(z - z')q = k 2^w \quad (5.1)$$

za neko celo število k . V smislu dvojiških števil, bi slednje pomenilo da imamo

$$(z - z')q = k \cdot (\underbrace{1, 0, \dots, 0}_w)_2 ,$$

tako da so w zadnje bitne vrednosti v dvojiški predstavitvi $(z - z')q$ vse ničle (0).

Poleg tega velja tudi da je $k \neq 0$, ker velja da je $q \neq 0$ in $z - z' \neq 0$. Ker je q liho število, nima ničel kot zadnje vrednosti v bitni predstavitvi:

$$q = (\star, \dots, \star, 1)_2 .$$

Ker velja da ima $|z - z'| < 2^w$, $z - z'$ manj, kot w , ničelnih zadnjih vrednosti v bitni predstavitvi slednjega:

$$z - z' = (\star, \dots, \star, 1, \underbrace{0, \dots, 0}_{\leq w})_2 .$$

□

Uporabnost 5.3 izhaja iz sledeče predpostavke: Če je z izbran enakomerno naključno iz S , potem je zt enakomerno porazdeljen nad S . V sledečem dokazu, si pomagamo z dvojiško predstavitvijo z , katera sestoji iz $w - 1$ naključnih bitov s pripono 1.

Dokaz za 5.1. Začnemo z ugotovitvijo da je $\text{hash}(x) = \text{hash}(y)$ ekvivalenten trditvi “ d bitov najvišjega reda v $zx \bmod 2^w$ in d bitov najvišjega reda $zy \bmod 2^w$ je enakih.” Pri prejšnji trditvi je potrebno poudariti, da je d bitov najvišjega reda v dvojiški predstavitev $z(x - y) \bmod 2^w$ vseh enakih 1 ali enakih 0. Torej velja,

$$z(x - y) \bmod 2^w = (\underbrace{0, \dots, 0}_d, \underbrace{\star, \dots, \star}_{w-d})_2 \quad (5.2)$$

ko velja $zx \bmod 2^w > zy \bmod 2^w$ ali

$$z(x - y) \bmod 2^w = (\underbrace{1, \dots, 1}_d, \underbrace{\star, \dots, \star}_{w-d})_2 . \quad (5.3)$$

ko velja $zx \bmod 2^w < zy \bmod 2^w$. Potem takem, ugotavljamo le verjetnost, da $z(x - y) \bmod 2^w$ izgleda kot (5.4) or (5.5).

Naj bo q enolično liho število, za katero velja $(x - y) \bmod 2^w = q2^r$ za neko število $r \geq 0$. Po 5.3, ima dvojiška predstavitev $zq \bmod 2^w$ $w - 1$ naključnih bitov, zaključenih z 1:

$$zq \bmod 2^w = (\underbrace{b_{w-1}, \dots, b_1}_w, 1)_2$$

Iz tega sledi, da ima dvojiška predstavitev $z(x - y) \bmod 2^w = zq2^r \bmod 2^w$ $w - r - 1$ naključnih bitov, zaključenih z 1, zaključenih z r ponovitvami 0:

$$z(x - y) \bmod 2^w = zq2^r \bmod 2^w = (\underbrace{b_{w-r-1}, \dots, b_1}_{w-r-1}, \underbrace{1, 0, 0, \dots, 0}_r)_2$$

S tem zaključimo dokaz. Če je $r > w - d$, potem d bitov najvišjega reda $z(x - y) \bmod 2^w$ vsebuje tako ničle kot enice, tako da je verjetnost da $z(x - y) \bmod 2^w$ izgleda kot (5.4) ali (5.5) nična. Če je $r = w - d$, potem je verjetnost da izgleda kot (5.4) nična, vendar je verjetnost da izgleda kot (5.5) $1/2^{d-1} = 2/2^d$ (ker moramo imeti $b_1, \dots, b_{d-1} = 1, \dots, 1$).

Če velja $r < w - d$, potem moramo imeti $b_{w-r-1}, \dots, b_{w-r-d} = 0, \dots, 0$ ali $b_{w-r-1}, \dots, b_{w-r-d} = 1, \dots, 1$. Verjetnost posamezne od teh možnosti je $1/2^d$ pri čemer so vse vzajemno izključujoče, tako da je verjetnost da se zgodi katerakoli $2/2^d$. S tem zaključimo dokaz. \square

5.1.2 Summary

Slediči izrek prikaže preformanse podatkovne strukture verižena razpršena tabela :

Izrek 5.1. Verižena razpršena tabela uporablja vmesnik *USet*. V kolikor ignoriramo ceno klicev na *grow()*, verižena razpršena tabela izvaja operacije *add(x)*, *remove(x)*, in *find(x)* v $O(1)$ pričakovanim času na operacijo.

Če začnemo s prazno veriženo razpršeno tabelo, bo kakršnokoli zaporedje m *add(x)* in *remove(x)* operacij rezlutiralo v skupaj $O(m)$ časa porabljenega med izvajanjem *grow()*.

Dokaz. Zato ima , produkt $(z - z')q$ manj kot w zadnjih ničel od v njegovi binarni zastopanosti:

$$(z - z')q = (\star, \dots, \star, \underbrace{1, 0, \dots, 0}_{{<} w})_2 .$$

Tako $(z - z')q$ ne more zadovoljiti (5.1), dobimo protislovje, kar dokončuje dokaz. \square

Uporabnost 5.3 prihaja od naslednjih opazovanja: Če je z izbran enakomerno, naključno od S , potem je zt enakomerno porazdeljen čez S . V naslednjem dokazu, pomaga razmišljati o binarni predstavitev z , ki je sestavljen iz $w - 1$ naključni bitov čemur sledi 1.

Dokaz 5.1. Najprej smo ugotovili, da je pogoj $\text{hash}(x) = \text{hash}(y)$ enakovreden izjavi “najvišji vrstni red d bitov od zx mod 2^w in izjavi najvišji vrstni red d bitov od zy mod 2^w sta enaka.” Nujen pogoj za to izjavo je ta, da je najvišji vrstni red d bitov v binarnem zastopanju od $z(x - y)$ mod 2^w je bodisi vse ničle ali vse enke. To je,

$$z(x - y) \bmod 2^w = (\underbrace{0, \dots, 0}_d, \underbrace{\star, \dots, \star}_{w-d})_2 \quad (5.4)$$

kadar $zx \bmod 2^w > zy \bmod 2^w$ ali

$$z(x - y) \bmod 2^w = (\underbrace{1, \dots, 1}_d, \underbrace{\star, \dots, \star}_{w-d})_2 . \quad (5.5)$$

kadar je $zx \bmod 2^w < zy \bmod 2^w$. Torej moramo samo vezati verjetnost da $z(x - y) \bmod 2^w$ izgleda kot (5.4) ali (5.5).

Naj bo q edinstveno liho število tako da je $(x - y) \bmod 2^w = q2^r$ za nekatero število $r \geq 0$. Po 5.3, ima $zq \bmod 2^w$ binarno zastopanje $w - 1$ naključnih bitov, katerim sledi 1:

$$zq \bmod 2^w = (\underbrace{b_{w-1}, \dots, b_1}_w, 1)_2$$

Torej, binarno zastopanje $z(x - y) \bmod 2^w = zq2^r \bmod 2^w$ ima $w - r - 1$ naključnih bitov, katerim sledi 1, kateri sledi tudi r ničel:

$$z(x - y) \bmod 2^w = zq2^r \bmod 2^w = (\underbrace{b_{w-r-1}, \dots, b_1}_{w-r-1}, 1, \underbrace{0, 0, \dots, 0}_r)_2$$

Sedaj lahko končamo dokaz: Če je $r > w - d$, potem d biti višjega reda od $z(x - y) \bmod 2^w$ vsebujejo tako ničle kot tudi enke, zato je verjetnost, da bi $z(x - y) \bmod 2^w$ izgledal kot, (5.4) ali (5.5) enaka 0. Če je $r = w - d$, potem je verjetnost, da bo le-ta izgledal kot (5.4) enaka 0, a je verjetnost da bo izgledal kot (5.5) enaka $1/2^{d-1} = 2/2^d$ (saj moramo imeti $b_1, \dots, b_{d-1} = 1, \dots, 1$). Če je $r < w - d$, potem moramo imeti $b_{w-r-1}, \dots, b_{w-r-d} = 0, \dots, 0$ ali pa $b_{w-r-1}, \dots, b_{w-r-d} = 1, \dots, 1$. Verjetnost teh posameznih primerov je $1/2^d$ in so medsebojno izključujoči, na tak način da je verjetnost kateregakoli primera enaka $2/2^d$. To zaključuje dokaz. \square

5.1.3 Povzetek

Naslednji izrek povzema uspešnost ChainedHashTable – Table podatkovne strukture:

Izrek 5.2. *ChainedHashTable implementira vmesnik USet. Če ignoriramo ceno kljucev metode grow(), ChainedHashTable podpira operacije add(x), remove(x), find(x), v pričakovanem $O(1)$ času na operacijo.*

Poleg tega, da je začetna `ChainedHashTable` prazna, vsaka sekvenca od m `add(x)` in `remove(x)` operacije rezultira v skupni porabi $O(m)$ časa za vse klice na `grow()`.

5.2 LinearHashTable: Linearno naslavljanje

Podatkovna struktura `ChainedHashTable` uporablja polje seznamov, kjer `i` seznam shrani vse elemente `x` tako da je `hash(x) = i`. Alternativa po imenu *odprt naslavljjanje* je namenjena shranjevanju elementov neposredno v polje, `t`, z vsako lokacijo polja v `t` pa shrani največ eno vrednost. Tak pristop se uporablja v `LinearHashTable` in je opisan v tem poglavju. Ponekod je ta podatkovna struktura opisana kot *odprt linearno naslavljanje*.

Glavna ideja `LinearHashTable` je da bi mi lahko, idealno, shranili element `x` z razpršilno vrednostjo `i = hash(x)` v lokacijo tabele `t[i]`. Če tega ne moremo storiti (ker je nek element že shranjen tam) potem ga skušamo shraniti v lokaciji `t[(i + 1) mod t.length]`; če tudi to ni mogoče, potem poskusimo z `t[(i + 2) mod t.length]`, in tako naprej, dokler ne najdemo mesta za `x`.

V `t` imamo shranjene tri tipe vhodov:

1. podatkovne vrednosti: dejanske vrednosti iz `USet` katere predstavljamo;
2. `null` vrednosti: na lokacijah v tabeli kjer ni in ni bilo nikoli kakršnihkoli podatkov; in
3. `del` vrednosti: na lokacijah tabele kjer so bili podatki nekoč shrajeni ampak so od takrat bili izbrisani.

Poleg števca, `n`, ki skrbi za spremljanje številov elementov v `LinearHashTable`, imamo še števec, `q`, ki skrbi za spremljanje števila elementov Tipov 1 in 3. To pomeni, `q` je enak `n` z dodanimi števili `del` vrednosti v `t`. Za učinkovito delovanje potrebujemo da je `t` precej večji od `q`, tako da je veliko `null` vrednosti v `t`. Operacije na `LinearHashTable` torej ohranjajo invarianto, da je `t.length ≥ 2q`.

Torej, `LinearHashTable` hrani tabelo, `t`, ki hrana podatkovne elemente in cela števila ali integers `n` in `q` ki spremljata število dejanski podatkovnih elementov in ne-`null` vrednosti v `t`. Ker vrsta zgoščevalnih funkcij deluje le za tabele čigar velikosti so v koraku potence na 2, prav tako hranimo celo število `d` in ohranamo invarianto da je `t.length = 2^d`.

```
LinearHashTable
T[] t;    // the table
int n;    // the size
int d;    // t.length = 2^d
int q;    // number of non-null entries in t
```

Delovanje iskanja `find(x)` je v `LinearHashTable` preprosto. Začnemo z vpisom v tabelo `t[i]` kjer je `i = hash(x)` in iskanih elementov `t[i]`, `t[(i + 1) mod t.length]`, `t[(i + 2) mod t.length]`, in tako naprej dokler ne najedmo indeksa `i'` tako, da je bodisi `t[i'] = x`, ali `t[i'] = null`. V prvem primeru bomo vrnili `t[i']`. V drugem primeru pa lahko ugotovimo, da `x` ni vsebovan v razpršeni tabeli in vrnemo `null`.

```
LinearHashTable
T find(T x) {
    int i = hash(x);
    while (t[i] != null) {
        if (t[i] != del && x.equals(t[i])) return t[i];
        i = (i == t.length-1) ? 0 : i + 1; // increment i
    }
    return null;
}
```

Delovanje `add(x)` je tudi dokaj enostavno izvajati. Po preverjanju, da `x` slučajno že ni shranjena v tabeli (uporabimo `find(x)`), iščemo `t[i]`, `t[(i + 1) mod t.length]`, `t[(i + 2) mod t.length]`, in tako naprej, dokler ne najdemo `null` ali `del` in shranimo `x` na lokaciji, če je potrebno povečamo `n` in `q`.

```
LinearHashTable
boolean add(T x) {
    if (find(x) != null) return false;
    if (2*(q+1) > t.length) resize(); // max 50% occupancy
```

Razpršene tabele

```
int i = hash(x);
while (t[i] != null && t[i] != del)
    i = (i == t.length-1) ? 0 : i + 1; // increment i
if (t[i] == null) q++;
n++;
t[i] = x;
return true;
}
```

Do sedaj naj bi bilo delovanje izvajanja `remove(x)` očitno. Iščemo `t[i]`, `t[(i + 1) mod t.length]`, `t[(i + 2) mod t.length]`, in tako naprej dokler ne najdemo indeksa i' tako, da bo `t[i'] = x` ali `t[i'] = null`. V prvem primeru nastavimo `t[i'] = del` in vrnemo `true`. V drugem primeru ugotovimo, da `x` wni bil shranjen v tabeli (zato ga ne moremo odstraniti) in vrnemo `false`.

```
LinearHashTable
T remove(T x) {
    int i = hash(x);
    while (t[i] != null) {
        T y = t[i];
        if (y != del && x.equals(y)) {
            t[i] = del;
            n--;
            if (8*n < t.length) resize(); // min 12.5% occupancy
            return y;
        }
        i = (i == t.length-1) ? 0 : i + 1; // increment i
    }
    return null;
}
```

Pravilnost metod `find(x)`, `add(x)` in `remove(x)` je lahko preveriti, čeprav temelji na uporabi `del` vrednosti. Opazimo lahko, da nobena od teh operacij nikoli ne postavi ne-`null` vnosa na `null`. Zato ko dosežemo indeks i' , kot je recimo `t[i'] = null`, je to dokaz da element `x`, ki ga iščemo, ni shranjen v tabeli; `t[i']` je bil vedno `null`, zato ni razloga da bi prejšnja operacija `add(x)` nadaljevala čez indeks i' .

Metodo `resize()` pokliče metoda `add(x)` ko število ne-`null` vnosov preseže

`t.length/2` ali pa metoda `remove(x)`, ko je število podatkovnih vnosov manjše od `t.length/8`. Metoda deluje enako kot v drugih podatkovih strukturah, ki temeljijo na tabelah. Najdemo najmanjše pozitivno število `d`, tako da je $2^d \geq 3n$. Tabelo `t` dodelimo tako da dobimo tabelo velikosti 2^d in nato vse elemente iz stare verzije tabele `t` vstavimo v novo ustvarjeno kopijo tabele `t`. Medtem ponastavimo `q` na vrednost `n`, saj nova tabela `t` ne vsebuje `del` vrednosti.

```
LinearHashTable
void resize() {
    d = 1;
    while ((1<<d) < 3*n) d++;
    T[] told = t;
    t = newArray(1<<d);
    q = n;
    // insert everything from told
    for (int k = 0; k < told.length; k++) {
        if (told[k] != null && told[k] != del) {
            int i = hash(told[k]);
            while (t[i] != null)
                i = (i == t.length-1) ? 0 : i + 1;
            t[i] = told[k];
        }
    }
}
```

5.2.1 Analiza linearnega naslavljanja

Vsaka od operacij `add(x)`, `remove(x)` in `find(x)` se konča najkasneje takoj ko odkrije prvi `null` vnos v `t`. Intuicija za to analizo temelji na tem, da je najmanj polovica elementov v tabeli `t` enakih `null`, zato operacija ne bi smela potrebovati veliko časa za zaključitev, saj zelo hitro naleti na `null` vnos. Na to intuicijo se ne smemo preveč trdno zanašati, ker bi nas pripeljala do (napačnega) sklepa da je pričakovano število lokacij v tabeli `t`, ki jo poda ta operacija, največ 2.

Za preostanek tega poglavja bomo domnevali, da so vse razpršene vrednosti neodvisno in enotno porazdeljene v $\{0, \dots, t.length - 1\}$. To ni realistična domneva, vendar nam bo omogočila analizo linearnega nasla-

vljanja. Kasneje v tem poglavju bomo opisali metodo imenovano tabelarno zgoščevanje, ki ustvari razpršeno funkcijo, ki je “dovolj dobra” za linearno naslavljanje. Prav tako bomo predpostavili, da so vsi indeksi v položajih t celoštevilsko deljeni z $t.length$, tako da je $t[i]$ okrajšava za $t[i \bmod t.length]$.

Pravmo da se izvršitev dolžine k , ki se začne pri i zgoditi, kadar noben od elementov $t[i], t[i+1], \dots, t[i+k-1]$ ni `null` in $t[i-1] = t[i+k] = \text{null}$. Število elementov tabele t ki niso `null` je enako q , metoda $\text{add}(x)$ pa zagotavlja, da vedno velja $q \leq t.length/2$. Obstaja q elementov x_1, \dots, x_q ki so bili vstavljeni v t po zadnji `rebuild()` operaciji. Po naši domnevi ima vsak izmed teh elementov zgočevalno vrednost $\text{hash}(x_j)$, ki je enotna in neodvisna od drugih. S tako nastavljivo lahko dokažemo glavno trditev potrebno za analiziranje linearnega naslavljanja.

Lema 5.4. Določi vrednost $i \in \{0, \dots, t.length - 1\}$. Potem je možnost da se izvršitev dolžine k začne pri i enak $O(c^k)$ za konstanto $0 < c < 1$.

Dokaz. Če se začetek dolžine k začne pri i , je natanko k elementov x_j , ki so $\text{hash}(x_j) \in \{i, \dots, i+k-1\}$. Verjetnost za to je točno

$$p_k = \binom{q}{k} \left(\frac{k}{t.length} \right)^k \left(\frac{t.length-k}{t.length} \right)^{q-k},$$

ker za vsako izbiro k elementov, teh k elementov mora zgoščevati k eni izmed k lokacij. Preostalih $q-k$ pa mora zgoščovati k preostalim $t.length-k$ lokacijam v tabeli.¹

V naslednji izpeljavi bomo pogoljufali in zamenjali $r!$ z $(r/e)^r$. Stirlingova aproksimacija (1.3.2) nam pove da je to le faktor $O(\sqrt{r})$ od pravilnosti. To naredimo zato, da si poenostavimo izpeljavo; 5.4 od bralca zahteva, da natančneje in v celoti ponovi izračun z uporabo Stirlingove aproksimacije.

Vrednost p_k je maksimalna, ko je $t.length$ minimum in podatkovna

¹Upoštevajte, da je p_k večje kot verjetnost, da se izvajanje dolžine k začne pri i , ker definicija od p_k ne upošteva pogoja $t[i-1] = t[i+k] = \text{null}$.

struktura obdrži nespremnenj $\text{t.length} \geq 2q$, torej

$$\begin{aligned}
p_k &\leq \binom{q}{k} \left(\frac{k}{2q} \right)^k \left(\frac{2q-k}{2q} \right)^{q-k} \\
&= \left(\frac{q!}{(q-k)!k!} \right) \left(\frac{k}{2q} \right)^k \left(\frac{2q-k}{2q} \right)^{q-k} \\
&\approx \left(\frac{q^q}{(q-k)^{q-k} k^k} \right) \left(\frac{k}{2q} \right)^k \left(\frac{2q-k}{2q} \right)^{q-k} \quad [\text{Stirlingova aproksimacija}] \\
&= \left(\frac{q^k q^{q-k}}{(q-k)^{q-k} k^k} \right) \left(\frac{k}{2q} \right)^k \left(\frac{2q-k}{2q} \right)^{q-k} \\
&= \left(\frac{qk}{2qk} \right)^k \left(\frac{q(2q-k)}{2q(q-k)} \right)^{q-k} \\
&= \left(\frac{1}{2} \right)^k \left(\frac{(2q-k)}{2(q-k)} \right)^{q-k} \\
&= \left(\frac{1}{2} \right)^k \left(1 + \frac{k}{2(q-k)} \right)^{q-k} \\
&\leq \left(\frac{\sqrt{e}}{2} \right)^k .
\end{aligned}$$

(V zadnjem koraku uporabimo neenakost $(1 + 1/x)^x \leq e$, ki drži za vse $x > 0$). Ker je $\sqrt{e}/2 < 0.824360636 < 1$, dokaz lahko potrdimo. \square

Uporaba 5.4 za dokaz zgornje meje na času izvajanja `find(x)`, `add(x)` in `remove(x)` je sedaj enostavna. Upoštevaj njenostavnješi primer, kjer izvršimo `find(x)` za neko vrednost x , ki ni bila nikoli shranjena v `LinearHashTable`. V tem primeru $i = \text{hash}(x)$ dobi naključno vrednost v $\{0, \dots, \text{t.length}-1\}$, ki je neodvisna od vsebine t . Če je i del izvajanja dolžine k , potem je čas izvajanja operacije `find(x)` v najboljšem primeru $O(1 + k)$. Potemtakem, zgornja meja pričakovanega časa izvajanja je

$$O\left(1 + \left(\frac{1}{\text{t.length}}\right)^{\text{t.length}} \sum_{i=1}^{\text{t.length}} \sum_{k=0}^{\infty} k \Pr\{\text{i is part of a run of length } k\}\right).$$

Upoštevajte, da vsako izvajanje dolžine k prispeva k notranji vsoti k -krat za končni prispevek k^2 , torej lahko navedeno vsoto ponovno napišemo

kot

$$\begin{aligned}
 & O\left(1 + \left(\frac{1}{\text{t.length}}\right) \sum_{i=1}^{\text{t.length}} \sum_{k=0}^{\infty} k^2 \Pr[\mathbf{i} \text{ starts a run of length } k]\right) \\
 & \leq O\left(1 + \left(\frac{1}{\text{t.length}}\right) \sum_{i=1}^{\text{t.length}} \sum_{k=0}^{\infty} k^2 p_k\right) \\
 & = O\left(1 + \sum_{k=0}^{\infty} k^2 p_k\right) \\
 & = O\left(1 + \sum_{k=0}^{\infty} k^2 \cdot O(c^k)\right) \\
 & = O(1) .
 \end{aligned}$$

Zadnji korak v tej izpeljavi prihaja iz dejstva, da $\sum_{k=0}^{\infty} k^2 \cdot O(c^k)$ eksponentno zmanjšuje vrsto.² Potem takem lahko sklepamo, da je pričakovani čas izvajanja operacije `find(x)` za vrednost `x`, ki ni vsebovana v `LinearHashTable` enaka, $O(1)$.

Če zanemarimo ceno operacije `resize()`, potem nam gornja analiza poda vse kar potrebujemo za analiziranje cene ostalih operacij v `LinearHashTable`.

Analiza gornje operacije `find(x)` velja pri operaciji `add(x)` kadar, `x` ni v tabeli. Za analizo operacije `find(x)` kadar, `x` je vsebovan v tabeli moramo upoštevati samo to, da je vena enaka operaciji `add(x)` s katero smo dodali `x` v tabelo. Za konec, cena operacije `remove(x)` je enaka ceni operacije `find(x)`.

V povzetku, če zanemarimo ceno klicev operacije `resize()`, so vse ostale operacije v `LinearHashTable` izvršene v $O(1)$ pričakovanega časa. Da upoštevamo ceno operacije `resize`, lahko uporabimo enako amortizirano analizo izvedeno za `ArrayList` podatkovno strukturo v 2.1.

5.2.2 Povzetek

Spodnji izrek je povzetek časovnih zahtevnosti, metod, podatkovne strukture `LinearHashTable`:

²V večih vsebinah matematičnih terminologij nam ta vsota poda koeficient: Obstaja pozitivno celo število k_0 , ki velja za vse $k \geq k_0$, $\frac{(k+1)^2 c^{k+1}}{k^2 c^k} < 1$.

Izrek 5.3. *LinearHashTable implementira vmesnik USet. Če ignoriramo ceno klicev metode resize(), je pričakovana časovna zahtevnost metod add(x), remove(x), in find(x), podatkovne strukture LinearHashTable, enaka $O(1)$.*

Če začenjamo z prazno LinearHashTable, velja, da za katerokoli zaporedje m operacij metod add(x) in remove(x), porabimo $O(m)$ časa za klice metode resize().

5.2.3 Tabelarno zgoščevanje

Med analizo podatkovne strukture LinearHashTable, smo naredili zelo močno predpostavko: Da so za katerokoli množico elementov, $\{x_1, \dots, x_n\}$, zgoščevalne vrednosti $\text{hash}(x_1), \dots, \text{hash}(x_n)$ neodvisno in enakomerno razporejene po množici $\{0, \dots, t.length - 1\}$. En način, kako to doseči je, da hranimo ogromno polje, tab , dolžine 2^w , kjer je vsak zapis naključno w bitno celo število, neodvisno od vseh ostalih zapisov. Na ta način bi lahko implementirali hash(x), tako da bi izbrali d bitno celo število iz tabele $\text{tab}[x.\text{hashCode}()]$:

————— LinearHashTable —————

```
int idealHash(T x) {
    return tab[x.hashCode() >> w-d];
}
```

Na žalost je hranjenje polja velikosti 2^w neoptimalna rešitev, kar se tiče prostorke porabe. Pristop, ki ga uporablja *tabulation hashing* je, da w bitna cela števila obravnava kot cela števila, ki so sestavljena iz w/r celih števil, ki imajo dolžino le r bitov. Tako pri tabelarnem zgoščevanju potrebujemo samo w/r polj velikosti 2^r . Vsi zapisi v teh poljih so neodvisna w -bitna cela števila. Da pridobimo vrednost $\text{hash}(x)$, razdelimo $x.\text{hashCode}()$ v w/r r -bitnih celih števil ter jih uporabimo kot indekse za polja. Nato vse te vrednosti združimo z bitnim operatorjem izključni ali(XOR), da pridobimo $\text{hash}(x)$. Spodnja programska koda prikazuje kako to deluje za $w = 32$ in $r = 4$:

————— LinearHashTable —————

```
int hash(T x) {
    int h = x.hashCode();
```

```

return (tab[0][h&0xff]
    ^ tab[1][(h>>>8)&0xff]
    ^ tab[2][(h>>>16)&0xff]
    ^ tab[3][(h>>>24)&0xff])
    >>> (w-d);
}

```

V temu primeru je `tab` dvodimensionalno polje s štirimi stolpci in $2^{32/4} = 256$ vrsticami.

Enostavno lahko preverimo, da je, za poljubni `x`, $\text{hash}(x)$ enakomerno razporejen po intervalu $\{0, \dots, 2^d - 1\}$. Z malo dodatnega dela lahko tudi preverimo, da ima poljubni par vrednosti neodvisne zgoščene vrednosti. To pomeni, da bi se za implementacijo ChainedHashTable, namesto zgoščevalne funkcije - metode množenja uporabilo tabelarno zgoščevanje.

Dejstvo, da ima poljubna množica `n` različnih vrednosti množico `n` neodvisnih zgoščenih vrednosti ne velja. Ne glede na to, pa velja, da ko uporabljamо tabelarno zgoščevanje, še vedno velja meja 5.3. Reference za to lahko najdete na koncu tega poglavja.

5.3 Zgoščevalne vrednosti

Zgoščevalne tabele, ki smo si jih pogledali v prejšnjem podpoglavlju se uporablajo za povezovanje podatkov s celoštevilskimi ključi sestavljenimi iz `w` bitov. Velikokrat pa uporabljamо ključe, ki niso cela števila. Lahko so nizi znakov, objekti, tabele ali ostale sestavljenе strukture. Da lahko uporabimo zgoščevalne funkcije na takih tipih podatkov moramo prej preslikati te podatke v `w`-bitne zgoščevalne vrednosti. Preslikave zgoščevalnih funkcij morajo imeti naslednje lastnosti:

- Če sta `x` in `y` enaka, potem morata biti enaka tudi `x.hashCode()` in `y.hashCode()`.
- Če `x` in `y` nista enaka, potem mora biti verjetnost, da sta `x.hashCode() = y.hashCode()` majhna (blizu $1/2^w$).

Prva lastnost nam zagotavlja, da če v zgoščevalni tabeli hranimo `x` in kasneje iščemo vrednost `y` (ki je enaka `x`), da bomo našli `x`. Druga

lastnost pa nam preprečuje izgubo podatkov pri pretvarjanju objektov v cela števila. Zagotavlja nam, da bodo različni objekti imeli različno zgoščevalno vrednost in bodo tako zelo verjetno shranjeni na različnih mestih v naši zgoščevalni tabeli.

5.3.1 Zgoščevalne vrednosti osnovnih podatkovnih tipov

Za majhne osnovne podatkovne tipe kot so `char`, `byte`, `int`, in `float` lahko ponavadi hitro najdemo zgoščevalno vrednost. Ti podatkovni tipi imajo vedno binarno predstavitev sestavljeno iz w ali manj bitov. (V Javi je, `byte` 8-bitni podatkovni tip in `float` 32-bitni.) V teh primerih te bite obravnavamo kot cela števila na intervalu $\{0, \dots, 2^w - 1\}$. Če sta dve vrednosti različni potem dobijo različni zgoščevalni vrednosti. Če sta vrednosti enaki pa dobita enako zgoščevalno vrednost.

Nekateri podatkovni tipi pa so sestavljeni iz več kot w bitov. Ponavadi cw bitov za neko konstantno celo število c . (V Javi sta `long` in `double` primera tipov pri katerih je $c = 2$.) Te podatkovne tipe lahko obravnavamo kot objekte sestavljene iz c delov, kot je opisano v naslednjem podoglavlju.

5.3.2 Zgoščevalne vrednosti sestavljenih podatkovnih tipov

Za sestavljenе objekte si želimo zgraditi zgoščevalno funkcijo, ki bi kombinirala zgoščevalne vrednosti podatkovnih tipov, ki ta objekt sestavljajo. Vendar pa to ni tako enostavno kot zveni. Kljub temu, da lahko najdemo kar nekaj bljižnic s katerimi to lahko naredimo (na primer sestavljanje zgoščevalnih vrednosti z operacijo XOR) pa to ni rešitev problema, saj lahko hitro pridemo do primerov kjer take bljižnice odpovedo (glej naloge 5.7–5.9). A vendar obstajajo hitri in robustni načini reševanja tega problema, če si lahko privoščimo računanje z $2w$ bitno natančnostjo. Za mislimo si objekt sestavljen iz delov P_0, \dots, P_{r-1} katerih zgoščevalne vrednosti so x_0, \dots, x_{r-1} . Potem si lahko izberemo neodvisna in naključna w -bitna števila z_0, \dots, z_{r-1} in eno liho in naključno celo število z sestavljeni iz $2w$ bitov. Iz tega lahko izračunamo zgoščevalno vrednost za naš objekt

na naslednji način:

$$h(\mathbf{x}_0, \dots, \mathbf{x}_{r-1}) = \left(\left(\sum_{i=0}^{r-1} \mathbf{z}_i \mathbf{x}_i \right) \bmod 2^{2^w} \right) \text{div } 2^w .$$

Dokaz. Če povzamemo,

$$\begin{aligned} & \Pr \left\{ \begin{array}{l} h(\mathbf{x}_0, \dots, \mathbf{x}_{r-1}) \\ = h(\mathbf{y}_0, \dots, \mathbf{y}_{r-1}) \end{array} \right\} \\ &= \Pr \left\{ \begin{array}{l} h'(\mathbf{x}_0, \dots, \mathbf{x}_{r-1}) = h'(\mathbf{y}_0, \dots, \mathbf{y}_{r-1}) \text{ ali} \\ h'(\mathbf{x}_0, \dots, \mathbf{x}_{r-1}) \neq h'(\mathbf{y}_0, \dots, \mathbf{y}_{r-1}) \\ \text{in } \mathbf{z} h'(\mathbf{x}_0, \dots, \mathbf{x}_{r-1}) \text{div } 2^w = \mathbf{z} h'(\mathbf{y}_0, \dots, \mathbf{y}_{r-1}) \text{div } 2^w \end{array} \right\} \\ &\leq 1/2^w + 2/2^w = 3/2^w . \end{aligned}$$

□

5.3.3 Razpršilne funkcije za polja in nize

Metoda iz prejšnjega dela deluje dobro za objekte, ki imajo stalno število komponent. Vendar ne deluje dobro, ko jo želimo uporabiti za objekte, ki imajo spremenljivo število komponent, saj potrebuje naključno w -bitno celo število za vsako komponento. Lahko bi uporabili psevdonaključno zaporedje za generiranje toliko števil \mathbf{z} kolikor jih potrebujemo, toda števila \mathbf{z} niso medsebojno neodvisna, zaradi česar bi težko dokazali da psevdonaključna števila ne vplivajo na razpršilno funkcijo, ki jo uporabljam. Vrednosti \mathbf{t} in \mathbf{z} v dokazu ?? nista več neodvisni.

Bolj temeljit pristop je, da uporabimo polinome nad praštevili. To pomeni le, da uporabimo običajne polinomske funkcije, ki dajo ostanek deljenja z nekim praštevilom \mathbf{p} . Ta metoda sloni nad sledečim teoremom, ki pravi, da se takšne funkcije obnašajo podobno kot običajne polinomske funkcije:

Izrek 5.4. *Naj bo \mathbf{p} praštevilo in $f(\mathbf{z}) = \mathbf{x}_0 \mathbf{z}^0 + \mathbf{x}_1 \mathbf{z}^1 + \dots + \mathbf{x}_{r-1} \mathbf{z}^{r-1}$ netrivialni polinom s koeficienti $\mathbf{x}_i \in \{0, \dots, \mathbf{p} - 1\}$. Takrat ima enačba $f(\mathbf{z}) \bmod \mathbf{p} = 0$ največ $r - 1$ rešitev za $\mathbf{z} \in \{0, \dots, p - 1\}$.*

Da izkoristimo ??, uporabimo zgoščevalno funkcijo nad zaporedjem celih števil $\mathbf{x}_0, \dots, \mathbf{x}_{r-1}$ kjer je vsak $\mathbf{x}_i \in \{0, \dots, \mathbf{p} - 2\}$ z uporabo naključnega celega števila $\mathbf{z} \in \{0, \dots, \mathbf{p} - 1\}$ in funkcije

$$h(\mathbf{x}_0, \dots, \mathbf{x}_{r-1}) = \left(\mathbf{x}_0 \mathbf{z}^0 + \dots + \mathbf{x}_{r-1} \mathbf{z}^{r-1} + (\mathbf{p} - 1) \mathbf{z}^r \right) \bmod \mathbf{p} .$$

Ste opazili $(p - 1)z^r$ na koncu formule? To si lahko predstavljate kot zadnji element, x_r , v zaporedju x_0, \dots, x_r . Ta element se razlikuje od vseh ostalih (ki so v $\{0, \dots, p - 2\}$). $p - 1$ je kot znak, ki označuje konec zaporedja.

Sledeci teorem, ki upošteva primer, ko sta obe zaporedji enako dolgi, dokazuje, da ta zgoščevalna funkcija daje dober rezultat pri majhni meri naključnosti pri izbiri z :

Izrek 5.5. *Vzemimo $p > 2^w + 1$ da je naravno število, vzemimo x_0, \dots, x_{r-1} in y_0, \dots, y_{r-1} vsako je sekvenca w -bit celih števil v $\{0, \dots, 2^w - 1\}$ in predpostavimo $x_i \neq y_i$ za vsaj en indeks $i \in \{0, \dots, r - 1\}$. Potem*

$$\Pr\{h(x_0, \dots, x_{r-1}) = h(y_0, \dots, y_{r-1})\} \leq (r-1)/p .$$

Dokaz. Enačba $h(x_0, \dots, x_{r-1}) = h(y_0, \dots, y_{r-1})$ je lahko napisana kot

$$((x_0 - y_0)z^0 + \dots + (x_{r-1} - y_{r-1})z^{r-1}) \bmod p = 0. \quad (5.6)$$

Ker $x_i \neq y_i$, je ta polinom netrivialen. Potemtakem, po ??, ima največ $r - 1$ rešitev v z . Verjetnost, da izberemo z , ki je ena od teh rešitev, je potemtakem v najboljšem primeru $(r - 1)/p$. \square

Opozorimo, da ima ta razpršitvena funkcija, prav tako opravka s primerti v katerih imata dve sekvenci različno dolžino, čeprav je ena od sekvenč predpona drugi. To je zaradi tega, ker ta funkcija efektivno razpršuje neskončno sekvenco

$$x_0, \dots, x_{r-1}, p - 1, 0, 0, \dots .$$

To zagotavlja, da če imamo dve sekvenci dolžine r in r' z $r > r'$, potem se ti dve sekvenci razlikujeta v indeksu $i = r$. V tem primeru (5.6) postane

$$\left(\sum_{i=0}^{i=r'-1} (x_i - y_i)z^i + (x_{r'} - p + 1)z^{r'} + \sum_{i=r'+1}^{i=r-1} x_i z^i + (p - 1)z^r \right) \bmod p = 0 ,$$

katero, po ??, ima največ r rešitev v z . Skupaj z 5.5 to zadostuje za dokaz naslednjega bolj splošnega teorema:

Izrek 5.6. *Vzemimo $p > 2^w + 1$ da je naravno število, vzemimo x_0, \dots, x_{r-1} in $y_0, \dots, y_{r'-1}$, da sta unikatne sekvence w -bit celih števil v $\{0, \dots, 2^w - 1\}$. Potem*

$$\Pr\{h(x_0, \dots, x_{r-1}) = h(y_0, \dots, y_{r'-1})\} \leq \max\{r, r'\}/p .$$

Sledeči primer kode prikazuje kako je ta razpršitvena funkcija uporabljena na objektu, ki vsebuje polje `x`, ki vsebuje vrednosti:

```
GeomVector
```

```
int hashCode() {
    long p = (1L<<32)-5;      // prime: 2^32 - 5
    long z = 0x64b6055aL;     // 32 bits from random.org
    int z2 = 0x5067d19d;      // random odd 32 bit number
    long s = 0;
    long zi = 1;
    for (int i = 0; i < x.length; i++) {
        // reduce to 31 bits
        long xi = (x[i].hashCode() * z2) >>> 1;
        s = (s + zi * xi) % p;
        zi = (zi * z) % p;
    }
    s = (s + zi * (p-1)) % p;
    return (int)s;
}
```

Predstavljena koda žrtvuje nekaj verjetnosti kolizije zaradi implemen-tacijske uporabnosti. Zlasti zaradi tega, ker aplicira multiplikativno razpršitveno funkcijo iz 5.1.1, z $d = 31$ za zmanjšanje $x[i].hashCode()$ v 31-bit vrednost. To je zaradi tega, da seštevanje in množenje, ki sta narejena po operaciji modula naravnega števila $p = 2^{32} - 5$, se lahko izvede z uporabo nepodpisane 63-bit aritmetike. Zaradi tega, je verjetnost dveh različnih sekvinc, od tega ima daljša dolžino r , da imata enako razpršitveno kodo v najslabšem primeru

$$2/2^{31} + r/(2^{32} - 5)$$

za razliko od $r/(2^{32} - 5)$ specificirano v 5.6.

5.4 Razprave in primeri

Ideja *multiplicative hashing* je zelo stara in je del zgoščevalne folklore [?, Section 6.4]. Vendar je ideja, da izberemo množitelja z kot naključno *sodo* število in analiza 5.1.1, zastarella po mnenju Dietzfelbingerja *et al.* [?]. Ta različica multiplikativnega zgoščevanja je ena od najpreprostejših, ampak

njena verjetnost kolizije $2/2^d$ je za dva faktorja večja kot pri naključni funkciji $2^w \rightarrow 2^d$. *multiply-add hashing* metoda uporablja funkcijo

$$h(\mathbf{x}) = ((\mathbf{z}\mathbf{x} + b) \bmod 2^{2w}) \text{ div } 2^{2w-d}$$

kjer sta \mathbf{z} in \mathbf{b} naključno izbrana iz $\{0, \dots, 2^{2w}-1\}$. Zmnoži-dodaj zgoščevanje ima verjetnost kolizije samo $1/2^d$ [?], ampak zahteva $2w$ -bitne aritmetične operacije.

Obstaja kar nekaj metod za pridobivanje zgoščevalnih vrednosti iz zaporedja fiksne dolžine, vsebujoč w -bitnih celih števil. Še posebej hitra metoda [?] je funkcija

$$\begin{aligned} h(\mathbf{x}_0, \dots, \mathbf{x}_{r-1}) \\ = \left(\sum_{i=0}^{r/2-1} ((\mathbf{x}_{2i} + \mathbf{a}_{2i}) \bmod 2^w)((\mathbf{x}_{2i+1} + \mathbf{a}_{2i+1}) \bmod 2^w) \right) \bmod 2^{2w} \end{aligned}$$

kjer je r parno število in $\mathbf{a}_0, \dots, \mathbf{a}_{r-1}$ naključno izbrani iz $\{0, \dots, 2^w\}$. To ustvari $2w$ -bitno zgoščevalno vrednost, katere možnost kolizije je $1/2^w$. To se lahko zmanjša na w -bitno zgoščevalno vrednost z uporabo multiplikativne zgoščevalne funkcije. Ta metoda je hitra, ker zahteva samo $r/2$ $2w$ -bitnih množenj, metoda omenjena v 5.3.2 pa zahteva r množenj. (mod operacije se dogajajo zaporedno z uporabo w in $2w$ -bitne aritmetične operacije za seštevanje in množenje.)

Metoda iz 5.3.3, ki uporablja polinome in polja praštevil za zgoščevanje tabel in nizov spremenljive dolžine je zastarela po mnenju Dietzfelbingerja et al. [?]. Zaradi njene uporabe mod operatorja, ki se zanaša na potrošne strojne ukaze je na žalost počasna. Nekatere različice te metode določijo praštevilo p iz obrazca $2^w - 1$. V tem primeru se lahko operator mod zamenja s prištevanjem (+) in logično in(&) operacijo [?, Section 3.6]. Druga možnost je uporaba hitrejše metode za nize fiksne velikosti pri blokih dolžine c za neko konstanto $c > 1$ in potem metode s polji praštevil za zaporedje $\lceil r/c \rceil$ zgoščevalnih vrednosti.

Naloga 5.1. Nekatere univerze vsakemu študentu določijo študentsko številko, ko se prvič prijavijo za katerikoli predmet. Te številke so zaporedna cela števila, ki so se začela z 0 mnogo let nazaj in so sedaj zapisana že v milijonih. Recimo, da imamo razred stotih novih študentov in bi radi vsakemu študentu dodelili zgoščevalno vrednost, ki je odvisna od njihovih študentskih številk. Ali ima več smisla uporabiti prvi dve števki ali zadnji dve števki študentske številke? Pojasni svoj odgovor.

Naloga 5.2. Upoštevajte zgoščevalno funkcijo iz odstavka 5.1.1, in predpostavite, da je $n = 2^d$ and $d \leq w/2$.

1. Pokažite, da za vsakega izbranega množitelja, z , obstajajo vrednosti n , ki imajo enako zgoščevalno vrednost. (Namig: Gre za preprosto rešitev, ki ne zahteva nobene teorije števil).
2. Glede na podanega množitelja, z , opišite tiste vrednosti n , ki imajo enako zgoščevalno vrednost. (Hint: Ta primer je zahtevnejši in zahteva poznavanje osnov teorije števil.)

Naloga 5.3. Pokažite, da je meja dovoljene vrednosti $2/2^d$ v trditvi 5.1 najboljša možna meja, če je $x = 2^{w-d-2}$ in $y = 3x$, then $\Pr\{\text{hash}(x) = \text{hash}(y)\} = 2/2^d$. (Namig: Poglejte si binarni prikaz za zx in $z3x$ in upoštevajte dejstvo, da je $z3x = zx+2zx$.)

Naloga 5.4. Dokažite trditev 5.4 z uporabo Stirlingove aproksimacije iz poglavja 1.3.2.

Naloga 5.5. Upoštevajte spodnjo poenostavljeni verzijo kode za dodajanje elementa x v LinearHashTable (linearno razpršeno tabelo), ki element x shrani v prvo polje v tabeli, ki vsebuje vrednost `null`. Opišite zakaj je ta način dodajanja elementov zelo počasen. Pokažite to na primeru zaporednega izvajanja operacij $O(n)$ `add(x)`, `remove(x)`, in `find(x)`, ki za izvedbo porabijo n^2 časa.

```
LinearHashTable
boolean addSlow(T x) {
    if (2*(q+1) > t.length) resize(); // max 50% occupancy
    int i = hash(x);
    while (t[i] != null) {
        if (t[i] != del && x.equals(t[i])) return false;
        i = (i == t.length-1) ? 0 : i + 1; // increment i
    }
    t[i] = x;
    n++; q++;
    return true;
}
```

Naloga 5.6. Zgodnejše verzije metode Java `hashCode()` za razred `String` ni delovala tako, da bi uporabila vse znake v dolgem nizu. Naprimer, za

16 znakov dolg niz se je koda razpršitve izračunala glede na osem sodo indeksiranih znakov. Na primeru pojASNITE zakaj to ni bila pametna ideja. Primer naj sestoji iz večjega nabora nizov, pri čemer naj imajo vsi enako kodo razpršitve.

Naloga 5.7. Predpostavite da imate objekt sestavljen iz dveh w -bitnih števil, x in y . Pokažite zakaj $x \oplus y$ ni dobra koda razpršitve za vaš objekt. Pokažite tudi primer večje množice objektov, kjer bi vsi imeli enako kodo razpršitve 0.

Naloga 5.8. Predpostavite da imate objekt sestavljen iz dveh w -bitnih števil, x in y . Pokažite zakaj $x + y$ ni dobra koda razpršitve za vaš objekt. Pokažite tudi primer večje množice objektov, kjer bi vsi imeli enako kodo razpršitve.

Naloga 5.9. Predpostavite da imate objekt sestavljen iz dveh w -bitnih števil, x in y . Predpostavite tudi, da je koda razpršitve za vaš objekt definirana z deterministično funkcijo $h(x, y)$, ki ustvari eno samo w -bitno število. Dokažite da obstaja večja množica objektov, ki imajo enako kodo razpršitve.

Naloga 5.10. Naj za neko pozitivno število w velja $p = 2^w - 1$. Razložite zakaj za pozitivno število x velja

$$(x \bmod 2^w) + (x \text{ div } 2^w) \equiv x \bmod (2^w - 1).$$

(Dobimo algoritem za računanje $x \bmod (2^w - 1)$ s pomočjo zaporednega nastavljanja

$$x = x \& ((1 << w) - 1) + x >> w$$

dokler ne velja $x \leq 2^w - 1$.)

Naloga 5.11. Izberite neko pogostokrat uporabljeno implementacijo zgoščene tabele kot je recimo JavaCollection Framework HashMap ali HashTable ozziroma LinearHashTable iz te knjige in napišite program, ki v to podatkovno strukturo shranjuje števila, x , tako da je časovna zahtevnost funkcije `find(x)` linearна. Se pravi, poiščite množico n števil v kateri je cn elementov, katerih koda razpršitve je na isti lokaciji v tabeli. Odvisno od kvalitete implementacije boste to mogoče lahko dosegli že samo z natančnim pregledom kode ali pa boste morali napisati nekaj vrstic kode,

Razpršene tabele

ki bo poskušala z vstavljanjem in iskanjem elementov ter merjenjem časa za dodajanje in iskanje posameznih vrednosti. (To se lahko, se tudi že je, uporabi za napad DOS(denial of service) na strežnike [?].)

115

Poglavlje 6

Dvojiška drevesa

To poglavje predstavlja eno najbolj temeljnih struktur v računalništvu: dvojiška drevesa. Uporaba besede *drevo* prihaja iz dejstva, da ko jih rišemo, je risba podobna drevesom iz gozda. Obstaja veliko načinov definiranja binarnega drevesa. Matematično je *binarno drevo* povezan, neusmerjen, končni graf brez ciklov.

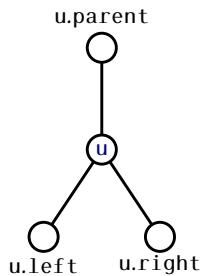
Za večino aplikacij v računalništvu, so binarna drevesa *zakoreninjena*: Posebno vozlišče r , v največ drugi stopnji, se imenuje *koren* drevesa. Za vsako vozlišče $u \neq r$, se drugo vozlišče na poti od u do r imenuje *starš* od u . Vsa druga vozlišča, ki mejijo na u imenujemo *otrok* od u . Večina dvojiških dreves, ki nas zanimajo, so *urejena* in tako lahko ločimo med *levi otrok* in *desni otrok* od u .

V ilustraciji so dvojiška drevesa običajno sestavljena iz korena navzdol. Koren je na vrhu slike, ki ima levega in desnega otroka. Levi otrok je na levi strani, desni pa na desni strani (6.1). Na primer 6.2. Kaže binarno drevo z devetimi vozlišči.

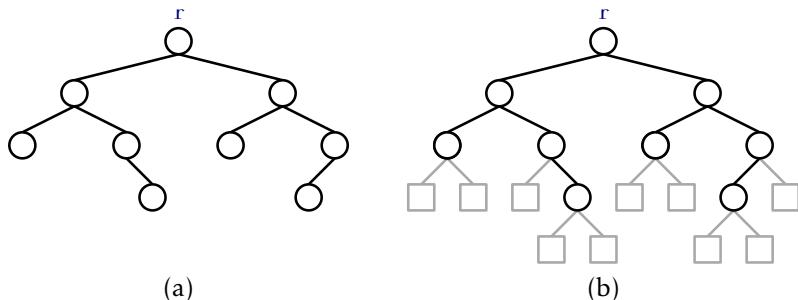
Ker so dvojiška drevesa tako pomembna, so za njih razvili določeno terminologijo: *globina* vozlišča, u , je v binarnem drevesu dolžina poti od u do korena drevesa. Če je vozlišče w , na poti od u do r , potem w imenujemo *prednik* od u in u pa imenujemo *potomec* od w . *poddrevo* od vozlišča u je binarno drevo, ki ima korenine v u in vsebuje vse potomce od u . *višina* vozlišča u , je dolžina najdaljše poti od u do enega od njenih potomcev. *višina* od drevesa je višina njegovega korena. Vozlišče u , je *list* če nima nobenega otroka.

Včasih mislimo, da so drevesa utrjena z *zunanjimi vozlišči*. Vsako

Dvojiška drevesa



Slika 6.1: Starš, levi otrok, desni otrok vozlišča `u` v `BinaryTree`.



Slika 6.2: Binarno drevo (a) devet vozlišč in (b) deset zunanjih vozlišč.

vozlišče, ki nima levega otroka ima zunanje vozlišče kot svojega levega otroka in ustrezno vsako vozlišče, ki nima pravega otroka ima zunanje vozlišče kot svojega pravega otroka (glejte 6.2.b). Z indukcijo lahko enostavno preverimo, da binarno drevo z $n \geq 1$ pravimi vozlišči ima $n + 1$ zunanjih vozlišč.

6.1 BinaryTree: Osnovno Binarno Drevo

Najenostavnejši način, predstavitev vozlišča u , v binarnem drevesu je izrecno shranjevanje (največ treh) sosedov od u :

```
BinaryTree  
class BTNode<Node extends BTNode<Node>> {  
    Node left;  
    Node right;  
    Node parent;  
}
```

Ko eden od treh sosedov ni prisoten, ga nastavimo na nil . Na ta način sta oba zunanja vozlišča drevesa in starš korena vrednosti nil .

Binarno drevo se lahko zastopa kot referenca do svojega vozlišča korena r :

```
BinaryTree  
Node r;
```

Globino vozlišča u , lahko izračunamo tako, da štejemo korake od u do korena:

```
BinaryTree  
int depth(Node u) {  
    int d = 0;  
    while (u != r) {  
        u = u.parent;  
        d++;  
    }  
    return d;  
}
```

6.1.1 Rekurzivni algoritmi

Z uporabo rekurzivnih algoritmov je izračun o binarnih drevesih enostaven. Na primer, za izračun velikosti (število vozlišč) binarnega drevesa, ki je zakorenjen v vozlišču `u`, naredimo tako da rekurzivno izračunamo velikost dveh poddreves, ki so zakoreninjena na otroke od `u`, nato povzamemo te velikosti, in dodamo eno:

```
BinaryTree
int size(Node u) {
    if (u == nil) return 0;
    return 1 + size(u.left) + size(u.right);
}
```

Za izračun višine vozlišča `u` moremo izračunati višino `u`-jevih dveh poddreves, vzeti največjega in mu dodati:

```
BinaryTree
int height(Node u) {
    if (u == nil) return -1;
    return 1 + max(height(u.left), height(u.right));
}
```

6.1.2 Obiskovanje Binarnega drevesa

Prejšnja algoritma iz prejšnjega odseka uporabljata rekurzijo, za obisk vseh vozlišč v binarnem drevesu. Vsak od njih obišče vozlišča binarnega drevesa v istem vrstnem redu kot naslednja koda:

```
BinaryTree
void traverse(Node u) {
    if (u == nil) return;
    traverse(u.left);
    traverse(u.right);
}
```

Z uporabo rekurzije, lahko na ta način proizvajamo zelo kratko in preprosto kodo, lahko pa je taka koda zelo problematična. Največja globina

rekurzivska je podana z največjo globino vozlišča v dvojiškem drevesu, tj. višina drevesa. Če je višina drevesa zelo velika, potem lahko taka rekurzija porabi veliko več pomnilnika na skladu, kot ga je na voljo.

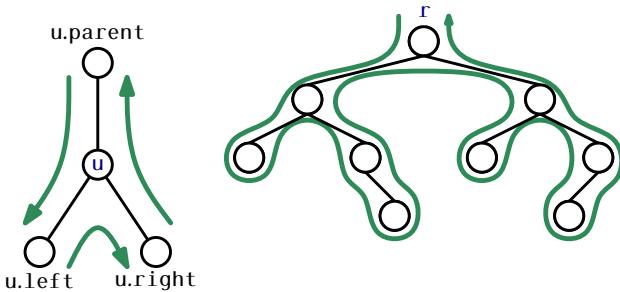
Za obhod binarnega drevesa brez rekurzije, lahko uporabimo algoritmom, ki se zanaša na to, da ve iz kje je prišel in kam bo odšel. Glej 6.3. Če pridemo do vozlišča `u` od `u.parent`, potem obiščemo `u.left`. Če pridemo do `u` od `u.left`, potem obiščemo `u.right`. Če prispemo na `u` iz `u.right`, potem smo končali z obiskovanjem `u`-jevih poddreves, in se tako vrnemo na `u.parent`. Naslednja koda izvaja to idejo, ki vključuje ravnanje v primerih, ko katera koli od `u.left`, `u.right` ali `u.parent` je `nil`:

```
BinaryTree
void traverse2() {
    Node u = r, prev = nil, next;
    while (u != nil) {
        if (prev == u.parent) {
            if (u.left != nil) next = u.left;
            else if (u.right != nil) next = u.right;
            else next = u.parent;
        } else if (prev == u.left) {
            if (u.right != nil) next = u.right;
            else next = u.parent;
        } else {
            next = u.parent;
        }
        prev = u;
        u = next;
    }
}
```

Enake primere, ki jih lahko izračunamo z rekurzivnimi algoritmi, lahko izračunamo z iterativnimi algoritmi. Na primer, za izračun velikosti drevesa hranimo števec `n`, in nižamo `n` vsakič ko obiščemo novo vozlišče.

```
BinaryTree
int size2() {
    Node u = r, prev = nil, next;
    int n = 0;
    while (u != nil) {
```

Dvojiška drevesa



Slika 6.3: Trije primeri, ki se pojavijo na vozlišču **u** kadar obhodimo binarna drevesa, ki niso rekurzivna

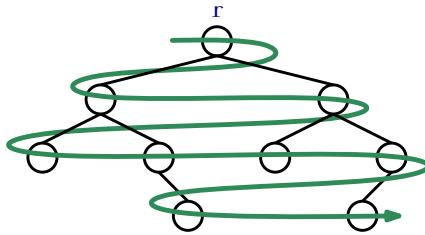
```

if (prev == u.parent) {
    n++;
    if (u.left != nil) next = u.left;
    else if (u.right != nil) next = u.right;
    else next = u.parent;
} else if (prev == u.left) {
    if (u.right != nil) next = u.right;
    else next = u.parent;
} else {
    next = u.parent;
}
prev = u;
u = next;
}
return n;
}

```

V nekaterih implementacijah binarnih dreves, se **parent** ne uporablja. V takih primerih, lahko še vedno uporabimo iterativno izvedbo, vendar mora taka izvedba uporabljati List (ali Stack), saj bi tako lahko spremljali pot od trenutnega vozlišča do korena.

Posebna vrsta prečkanja, ki ne ustreza vzorcu zgoraj navedene funkcije je *prvi-v-širino*. V prvi-v-širino obhodu, so vozlišča obiskana stopnja postopno, pri kateremu začnemo v korenu in nadaljujemo navzdol, kjer obiskujemo vsako vozlišče od levega proti desni (glej 6.4). To je podobno



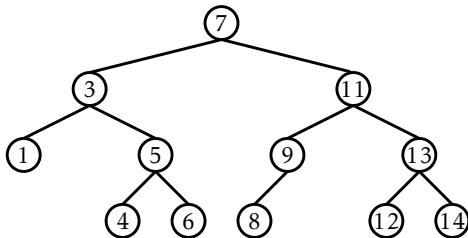
Slika 6.4: Med prvi-v-širino obhodu, so vozlišča v binarnem drevesu obiskana po principu stopnja-po-stopnjo in levo-proti-desni za vsako stopnjo.

načinu branja strani v Angleškem jeziku. Prvi-v-širino obhod je implementiran z uporabo vrste `q`, ki na začetku vsebuje samo koren `r`. Na vsakem koraku, vzamemo naslednje vozlišče `u` iz `q`, nato procesiramo `u`, in dodamo `u.left` in `u.right` (če niso `nil`) v `q`:

```
BinaryTree
void bfTraverse() {
    Queue<Node> q = new LinkedList<Node>();
    if (r != nil) q.add(r);
    while (!q.isEmpty()) {
        Node u = q.remove();
        if (u.left != nil) q.add(u.left);
        if (u.right != nil) q.add(u.right);
    }
}
```

6.2 BinarySearchTree: Neuravnoteženo binarno iskalno drevo

`BinarySearchTree` je posebna oblika binarnega drevesa, pri katerem vsako vozlišče `u` hrani tudi podatek `u.x` iz nekega skupnega vrstnega reda. Podatki binarnega iskalnega drevesa upoštevajo *lastnost binarnih iskalnih dreves*: Za vozlišče `u` velja, da vsak podatek shranjen v poddrevesu `u.left`



Slika 6.5: Binarno iskalno drevo.

je manjši od `u.x` ter vsak podatek shranjen v poddrevesu `u.right` je večji od `u.x`. Primer `BinarySearchTree` je prikazan v 6.5.

6.2.1 Iskanje

Lastnost binarnega iskalnega drevesa je zelo uporabna, ker nam omogoča hitro iskanje vrednosti `x` v binarnem iskalnem drevesu. To naredimo tako, da začnemo z iskanjem vrednosti `x` v korenju `r`. Ko pregledamo vozlišče `u`, imamo tri možnosti:

1. Če je `x < u.x`, nadaljujemo z iskanjem v `u.left`;
2. Če je `x > u.x`, nadaljujemo z iskanjem v `u.right`;
3. Če je `x = u.x`, pomeni, da smo našli vozlišče `u`, ki hrani `x`.

Iskanje se zaključi, ko dosežemo Možnost 3 ali ko je `u = nil` (prazen). V prvem primeru smo našli `x`. V drugem pa sklenemo, da `x` ni v binarnem iskalnem drevesu.

```

BinarySearchTree
T findEQ(T x) {
    Node u = r;
    while (u != nil) {
        int comp = compare(x, u.x);
        if (comp < 0)
            u = u.left;
        else if (comp > 0)
            u = u.right;
        else
            return u;
    }
    return null;
}
  
```

```

        u = u.left;
    else if (comp > 0)
        u = u.right;
    else
        return u.x;
}
return null;
}

```

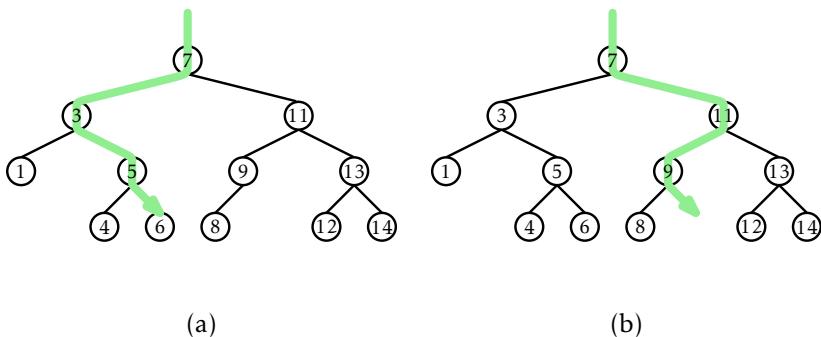
V 6.6 sta prikazana dva primera iskanj v binarnem iskalnem drevesu. Drugi primer prikazuje, da tudi če ne najdemo x v drevesu, vseeno pridebimo nekaj pomembnih informacij. Če pogledamo zadnje vozlišče u pri katerem se je zgodila Možnost 1, vidimo, da je $u.x$ najmanjša vrednost v drevesu, ki je večja od x . Podobno, zadnje vozlišče kjer se je zgodila Možnost 2 hrani največjo vrednost v drevesu, ki je manjša od x . Torej, ob spremeljanju zadnjega vozlišča z pri katerem se je zgodila Možnost 1, lahko `BinarySearchTree` implementira `find(x)` funkcijo, ki vrne najmanjšo vrednost v drevesu, ki je večja ali enaka x :

```

BinarySearchTree
T find(T x) {
    Node w = r, z = nil;
    while (w != nil) {
        int comp = compare(x, w.x);
        if (comp < 0) {
            z = w;
            w = w.left;
        } else if (comp > 0) {
            w = w.right;
        } else {
            return w.x;
        }
    }
    return z == nil ? null : z.x;
}

```

Dvojiška drevesa



Slika 6.6: Primer (a) uspešnega iskanja (za 6) ter (b) neuspešnega iskanja (za 10) v binarnem iskalnem drevesu.

6.2.2 Vstavljanje

Pri vstavljanju nove vrednosti x v `BinarySearchTree`, najprej poiščemo x v drevesu. Če ga najdemo, potem vstavljanje ni potrebno. V nasprotnem primeru shranimo x v otroka zadnjega vozlišča p , ki smo ga obiskali med iskanjem za vrednostjo x . Ali je novo vozlišče levi ali desni otrok vozlišča p , je odvisno od rezultata primerjave med x ter $p.x$.

```
BinarySearchTree
boolean add(T x) {
    Node p = findLast(x);
    return addChild(p, newNode(x));
}
```

```
BinarySearchTree
Node findLast(T x) {
    Node w = r, prev = nil;
    while (w != nil) {
        prev = w;
        int comp = compare(x, w.x);
        if (comp < 0) {
            w = w.left;
        } else if (comp > 0) {
            w = w.right;
        }
    }
    return prev;
}
```

```

    } else {
        return w;
    }
}
return prev;
}

```

BinarySearchTree

```

boolean addChild(Node p, Node u) {
    if (p == nil) {
        r = u;                      // inserting into empty tree
    } else {
        int comp = compare(u.x, p.x);
        if (comp < 0) {
            p.left = u;
        } else if (comp > 0) {
            p.right = u;
        } else {
            return false;           // u.x is already in the tree
        }
        u.parent = p;
    }
    n++;
    return true;
}

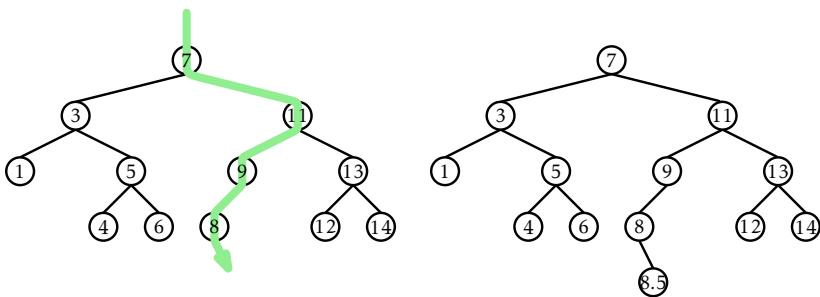
```

Primer je prikazan v 6.7. Najbolj časovno požrešen del tega procesa je začetno iskanje vozlišča **x**, ki porabi količino časa sorazmerno z višino novo vstavljenega vozlišča **u**. V najslabšem primeru je ta enaka višini BinarySearchTree.

6.2.3 Brisanje

Brisanje vrednosti, ki jo hrani vozlišče **u** v strukturi BinarySearchTree je malce težje. Če je **u** list potem preprosto odstranimo **u** iz seznama otrok njegovega starša. V primeru, da ima **u** samo enega otroka lahko odstranimo **u** iz drevesa tako, da **u.parent** posvoji **u**-jevega otroka(glej 6.8):

Dvojiška drevesa

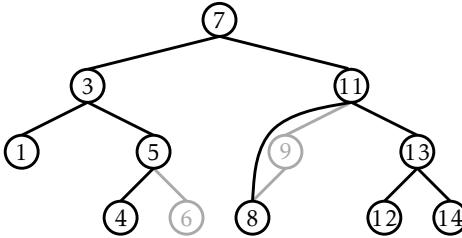


Slika 6.7: Vstavljanje vrednosti 8.5 v binarno iskalno drevo.

```

BinarySearchTree
void splice(Node u) {
    Node s, p;
    if (u.left != nil) {
        s = u.left;
    } else {
        s = u.right;
    }
    if (u == r) {
        r = s;
        p = nil;
    } else {
        p = u.parent;
        if (p.left == u) {
            p.left = s;
        } else {
            p.right = s;
        }
    }
    if (s != nil) {
        s.parent = p;
    }
    n--;
}
  
```

Brisanje pa se zakomplicira, ko ima **u** dva otroka. V tem primeru je najlažje poiskati neko vozlišče **w**, ki ima manj kot dva otroka, ter da **w.x**



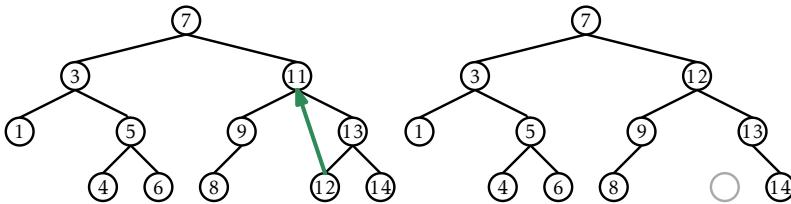
Slika 6.8: Brisanje lista (6) ali vozlišča z enim otrokom (9) je preprosto.

lahko zamenja `u.x`. Za ohranjanje lastnosti binarnega drevesa mora biti vrednost `w.x` blizu vrednosti `u.x`. Na primer: če bi izbrali `w` tako, da je `w.x` najmanjša vrednost, ki je večja od `u.x`, bi delovalo. Iskanje primerenega vozlišča `w` je preprosto: to je najmanjša vrednost, ki se nahaja v poddrevesu `u.right`. To vozlišče lahko brez skrbi odstranimo, ker nima levega otroka (glej 6.9).

```
BinarySearchTree
void remove(Node u) {
    if (u.left == nil || u.right == nil) {
        splice(u);
    } else {
        Node w = u.right;
        while (w.left != nil)
            w = w.left;
        u.x = w.x;
        splice(w);
    }
}
```

6.2.4 Povzetek

Vsaka izmed funkcij `find(x)`, `add(x)` ter `remove(x)` v strukturi `BinarySearchTree` vključuje sledenje neki poti od korena pa do nekega vozlišča v drevesu. Brez dodatnega znanja o obliku drevesa je težko karkoli povedati o dolžini te poti, razen tega, da je pot manjša kot `n` - število vseh



Slika 6.9: Brisanje neke vrednosti (11) iz nekega vozlišča u , ki ima dva otroka, počnemo z zamenjavo u -eve vrednosti z najmanjšo vrednostjo v u -jevem desnem poddrevesu.

vozlišč v drevesu. Slediči izrek povzame zmožnosti podatkovne strukture `BinarySearchTree`:

Izrek 6.1. *BinarySearchTree implementira SSet vmesnik ter podpira funkcije `add(x)`, `remove(x)` ter `find(x)` v $O(n)$ času na operacijo.*

6.1 se slabo primerja z 4.2, ki prikazuje, da struktura `SkipListSSet` lahko implementira `SSet` vmesnik z pričakovanim časom $O(\log n)$ na operacijo. Problem strukture `BinarySearchTree` tiči v tem, da lahko postane neuravnoteženo. Namesto da drevo izgleda kot na 6.5, lahko izgleda kot dolga veriga z n vozlišči, ki imajo po točno enega otroka, razen zadnjega, ki nima nobenega.

Obstaja več načinov, kako se izogniti strukturi `BinarySearchTree`, ki je neuravnotežena. Vsi načini vodijo v podatkovne strukture, ki imajo operacije s časom $O(\log n)$. V 7 pokažemo, kako lahko dosežemo operacije z *pričakovanim* časom $O(\log n)$ s pomočjo naključnosti. V 8 pokažemo, kako dosežemo operacije z *amortiziranim* časom $O(\log n)$ s pomočjo delnih obnovitvenih operacij. V 9 pokažemo, kako dosežemo operacije z *najslabšim* časom $O(\log n)$ s pomočjo simulacije dreves, ki niso binarna: eno v katerem imajo vozlišča lahko do štiri otroke.

6.3 BinaryTree: Razprava in vaje

Dvojiška drevesa se že tisočletja uporabljajo za predstavitev razmerij med elementi. Med drugim se uporabljajo tudi za prikaz družinskih dreves

(rodonika). Vzemimo primer, koren drevesa je oseba A. Levi in desni otrok osebe A sta njena starša in sta vozlišči drevesa; zgodba se naprej ponavlja za vsako vozlišče rekurzivno v globino. V zadnjih stoletjih se uporablajo tudi v biologiji, natančneje za prikaz vrst v drevesni strukturi, kjer listi drevesa predstavljajo obstoječe vrste, vozlišča znotraj drevesa pa dogodke v razvoju, kjer se iz ene razvijeta dve novi vrsti (*angl: speciation event*).

V petdesetih letih 19. st. so raziskovalci odkrili dvojiška iskalna drevesa. Več o dvojiških iskalnih drevesih lahko preberete v nadaljevanju.

Ko se srečamo z implementacijo dvojiških dreves, zlasti če le-te građimo z ničle, se moramo dogovoriti za nekaj pravil. Eno izmed pravil je vprašanje: naj vozlišča drevesa vsebujejo kazalce na svoje starše ali ne? Če večina operacij na drevesu poteka od korena do listov, potem kazalcev ne potrebujemo. Po drugi strani pa to pomeni, da moramo t.i. sprehode po drevesu implementirati rekurzivno ali pa z uporabo posebnih skladov. Pomanjkanje kazalcev se pozna tudi v nekaterih drugih metodah, kot sta npr. vstavljanje in brisanje elementov iz dvojiškega drevesa, kjer se brez kazalcev njuna implementacija močno zaplete.

Drugo pravilo govori o tem kako v vozlišču hraniti kazalce na starša ter levega in desnega otroka. Ena možnost je, da so kazalci shranjeni kot spremenljivke. Druga možnost je, da jih hranimo v tabeli `p`, ki je dolžine 3 tako, da je vrednost `u.p[0]` levi otrok vozlišča `u`, vrednost `u.p[1]` je desni otrok vozlišča `u`, vrednost `u.p[2]` pa je starš vozlišča `u`. Z uporabo tabele kazalcev tudi omogočimo poenostavitev nekaterih zaporedij `if` stavkov v algebraične izraze.

Takšno poenostavitev lahko opazimo ob sprehodu po drevesu. Ko naletimo na vozlišče `u` iz tabele `u.p[i]`, je naslednje vozlišče v sprehodu `u.p[(i + 1) mod 3]`. Podoben primer nastopi, ko v drevesu nimamo levo-desne simetrije. Npr. sorojenec (tj. brat) vozlišča `u.p[i]` je `u.p[(i + 1) mod 2]`. Takšen trik deluje, če je vozlišče `u.p[i]` levi otrok (`i = 0`) ali desni otrok (`i = 1`) vozlišča `u`. S tem nam ni več potrebno pisati *leve* in *desne* kode (tj. dve različni kodi za urejanje leve in desne strani drevesa), temveč lahko vse združimo v en sam košček kode. Kot primer si lahko ogledate metodi `rotateLeft(u)` in `rotateRight(u)` na strani 160.

Vaja 6.1. Dokažite, da ima dvojiško drevo s številom vozlišč $n \geq 1$ $n - 1$

povezav.

Vaja 6.2. Dokažite, da ima dvojiško drevo s številom notranjih vozlišč $n \geq 1$ $n + 1$ zunanjih vozlišč (listov).

Vaja 6.3. Privzemimo, da imamo dvojiško drevo T z vsaj enim listom. Dokažite bodisi, da: a) ima koren drevesa največ enega otroka bodisi b), da ima drevo T več kot en list.

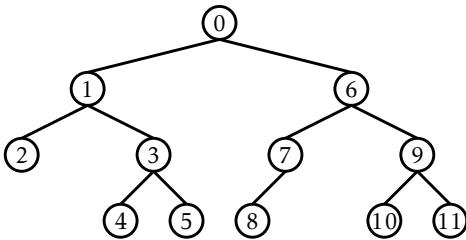
Vaja 6.4. Implementirajte nerekurzivno metodo $size2(u)$, ki izračunava velikost podrevesa vozlišča u . **Vaja 6.5.** Napišite nerekurzivno metodo $height2(u)$, ki izračunava višino vozlišča u v binarnem drevesu. **Vaja 6.6.** Binarno drevo je uravnoteženo, če za vsako vozlišče u velja, da se višina njegovih poddreves z vozliščem $u.left$ in $u.right$ razlikuje za največ ena. Napišite rekurzivno metodo $isBalanced()$ katera testira, če je drevo uravnoteženo. Metoda mora imeti časovno zahtevnost $O(n)$. (Priporočeno je, da kodo testirate na nekaj velikih drevesih z različnimi oblikami. Metodo s časovno zahtevnostjo veliko večjo od $O(n)$ je dosti lažje napisati.)

Premi pregled (pre-order) po binarnem drevesu je sprehod, ki obišče vsako vozlišče u pred svojimi otroci. Vmesni pregled (in-order) pogleda najprej levega otroka potem koren in nato še desnega otroka. Dobljeni vrstni red je sortiran. Obratni pregled (post-order) obišče koren u šele po tem, ko obišče vsa vozlišča v svojih poddrevesih. Glej sliko 6.10.

Vaja 6.7. Ustvarite podrazred `BinaryTree`, čigar vozlišča imajo polja za shranjevanje števil premega, obratnega in vmesnega pregleda. Napišite rekurzivne metode $preOrderNumber()$, $inOrderNumber()$ in $postOrderNumber()$, ki ta števila pravilno dodelijo. Vse te metode morajo imeti časovno zahlevnost $O(n)$.

Vaja 6.8. Napišite nerekurzivno metode $nextPreOrder(u)$, $nextInOrder(u)$ in $nextPostOrder(u)$, ki vračajo vozlišče katero sledi u v premem, vmesnem in obratnem pregledu. Te metode bi morale vzeti amortiziran konstanten čas. Če začnemo pri katerem koli izbranem vozlišču, ter večkrat kličemo eno izmed teh funkcij dokler u ni enak `null`, bi časovna zahtevnost morala biti $O(n)$.

Vaja 6.9. Recimo, da imamo binarno drevo s pre-, in- in post-order



Slika 6.10: Pre-order, post-order, and in-order numberings of a binary tree.

številkami dodeljenimi vozliščem. Pokažite, kako se lahko te številke uporabijo za odgovor na vsako izmed naslednjih vprašanj, v konstantnem času.

1. Ob danem vozlišču u , določite velikost poddrevesa, ki ima koren v u .
2. Ob danem vozlišču u , določite globino v u .
3. Ob danih dveh vozliščih u in w , določite ali je u prednik w .

Naloga 6.1. Recimo, da imamo seznam vozlišč, ki so premo in vmesno oštevilčena. Dokažite, da obstaja največ eno premo/vmesno oštevilčeno drevo in pokažite, kako ga sestavimo.

Naloga 6.2. Pokažite, da je lahko oblika kateregakoli dvojiškega drevesa z n vozlišči predstavljena z največ $2(n-1)$ biti. (Namig: poskusite zabeležiti, kaj se zgodi ob sprehodu, nato podatke uporabite za ponovno postavitev drevesa.)

Naloga 6.3. Narišite, kaj se zgodi, ko dodamo vrednosti 3.5 in nato 4.5 dvojiškemu iskalnemu drevesu v 6.5.

Naloga 6.4. Narišite, kaj se zgodi, ko odstranimo vrednosti 3 in nato 5 iz dvojiškega iskalnega drevesa v 6.5.

Naloga 6.5. Izvedite `BinarySearchTree` metodo, `getLE(x)`, ki vrne seznam vseh členov, ki so manjši ali enaki x . Čas izvajanja vaše metode, bi moral biti $O(n' + h)$, kjer je n' število členov, ki so manjši ali enaki x in h je višina drevesa.

Naloga 6.6. Opišite, kako dodamo elemente $\{1, \dots, n\}$ prvotno praznemu `BinarySearchTree` tako, da ima končno drevo višino $n - 1$. Na koliko načinov je to mogoče narediti?

Naloga 6.7. Če imamo neko `BinarySearchTree` in izvedemo operaciji `add(x)`, ki ji sledi `remove(x)` (z enako vrednostjo x), ali se nujno povrnemo v prvotno drevo?

Naloga 6.8. Ali lahko `remove(x)` operacija poveča višino kateregakoli vozlišča v `BinarySearchTree`? In če da, za koliko?

Naloga 6.9. Ali lahko `add(x)` operacija poveča višino kateregakoli vozlišča v `BinarySearchTree`? Ali lahko poveča višino drevesa? Če da, za koliko?

Naloga 6.10. Oblikujte in izvedite različico `BinarySearchTree`, v kateri vsako vozlišče u , vzdržuje vrednosti $u.size$ (velikost poddrevesa, ki ima koren v vozlišču u), $u.depth$ (globino od u), in $u.height$ (višino poddrevesa, s korenom v u).

Te vrednosti vzdržujemo tudi ob klicu `add(x)` in `remove(x)` operacij, ampak to ne sme povečati ceno operacij za več kakor neko konstanto vrednost.

Poglavlje 7

Naključna iskalna binarna drevesa

V tem poglavju bomo predstavili binarno iskalno strukturo, ki uporablja naključje, da doseže pričakovani čas $O(\log n)$ za vse operacije.

7.1 Naključna iskalna binarna drevesa

Premislimo o dveh binarnih iskalnih drevesih, ki sta prikazani na 7.1, od katerih ima vsak $n = 15$ vozlišč. Tista na levi strani je seznam ta druga pa je popolnoma uravnoteženo binarno iskalno drevo. Tista na levi strani ima višino $n - 1 = 14$ in tista na desni ima višino tri.

Predstavljajte si, kako bi lahko bili zgrajeni ti dve drevesi. Tista na levi se zgodi, če začnemo s praznim `BinarySearchTree` in dodamo zaporedje

$$\langle 0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14 \rangle .$$

Nobeno drugo dodatno zaporedje ne bo ustvarilo to drevo (kot lahko dokažete z indukcijo po n). Po drugi strani, pa je drevo na desni lahko ustvarjeno z zaporedjem

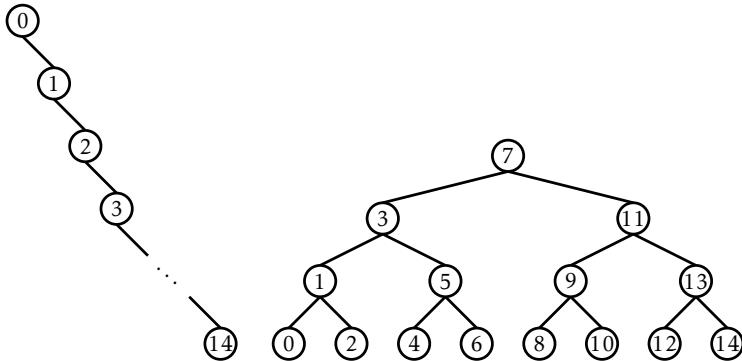
$$\langle 7, 3, 11, 1, 5, 9, 13, 0, 2, 4, 6, 8, 10, 12, 14 \rangle .$$

Ostala zaporedja tudi delujejo dobro, vključno z

$$\langle 7, 3, 1, 5, 0, 2, 4, 6, 11, 9, 13, 8, 10, 12, 14 \rangle ,$$

in

$$\langle 7, 3, 1, 11, 5, 0, 2, 4, 6, 9, 13, 8, 10, 12, 14 \rangle .$$

Slika 7.1: Dva binarna iskana drevesa vsebujeta cela števila $0, \dots, 14$.

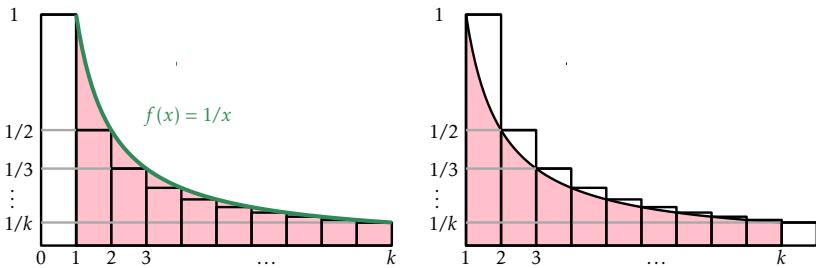
Dejstvo je, da obstaja 21,964,800 dodatnih zaporedij, ki lahko ustvarijo drevo na desni strani in samo eno zaporedje, ki lahko ustvari drevo na levi strani.

Zgornji primer daje nekaj nezanesljivih dokazov, saj če izberemo naključno permutacijo od $0, \dots, 14$, in jo dodamo v binarno iskalno drevo, potem je bolj verjetno, da bi dobili zelo uravnoteženo drevo (na desni strani 7.1) tako lahko dobimo zelo neuravnoteženo drevo (na levi strani 7.1).

Formaliziramo to notacijo s preučevanjem naključnih binarnih iskalnih dreves. *Naključno binarno iskalno drevo velikosti n* dobimo na naslednji način: Vzamemo naključno permutacijo, x_0, \dots, x_{n-1} , celih števil $0, \dots, n-1$ in dodajmo njene elemente, enega za drugim v BinarySearchTree. Z *naključnimi permutacijami* mislimo, da vsaka izmed $n!$ permutacij (urejena) od $0, \dots, n-1$ enako verjetna, tako da je verjetnost pridobitve posebne permutacije $1/n!$.

Upoštevajmo, da lahko vrednosti $0, \dots, n-1$ nadomestimo s poljubnimi urejenim izborom n elementov brez spremenjanja nobene od lastnosti naključnega binarnega iskalnega drevesa. Element $x \in \{0, \dots, n-1\}$ preprosto stoji za elementom ranga x v urejenem izboru velikosti n .

Preden bomo lahko predstavili naš glavni rezultat o naključnih binarnih iskalnih drevesih, si moramo vzeti nekaj časa za kratek odmik, da lahko razpravljamo o tipu števila, ki se pojavlja pogosteje pri preučevanju



Slika 7.2: k -iško harmonično število $H_k = \sum_{i=1}^k 1/i$ je zgoraj omejeno in spodaj omejeno z dvema integraloma. Vrednost teh integralov je podana s območjem, ki je zasenčeno, medtem, ko je vrednost H_k podana z območjem, kjer so pravokotniki.

naključnih struktur. Za nenegativno celo število, k , k -tiško *harmonično število*, označeno H_k , je definirano kot

$$H_k = 1 + 1/2 + 1/3 + \dots + 1/k .$$

Harmonično število H_k nima preproste zaprte oblike, vendar je zelo tesno povezano z naravnim logaritmom od k . Zlasti,

$$\ln k < H_k \leq \ln k + 1 .$$

Bralci, ki so študirali računanje lahko opazijo, da je tako, ker integral $\int_1^k (1/x) dx = \ln k$. Imejmo v mislih, da integral je lahko interpretiran kot območje med krivuljo in x -os, vrednost H_k je lahko nižje omejena z integralom $\int_1^k (1/x) dx$ in višje omejena z $1 + \int_1^k (1/x) dx$. (Glej 7.2 za grafično razlago.)

Lema 7.1. V naključnem binarnem iskalnem drevesu velikosti n , držijo naslednje izjave:

1. Za vsak $x \in \{0, \dots, n-1\}$, pričakovana dolžina iskane poti za x je $H_{x+1} + H_{n-x} - O(1)$.¹
2. Za vsak $x \in (-1, n) \setminus \{0, \dots, n-1\}$, pričakovana dolžina iskane poti za x je $H_{\lceil x \rceil} + H_{n-\lceil x \rceil}$.

¹Izraz $x+1$ in $n-x$ si je mogoče razlagati, kot število elementov v drevesu, ki je manjše ali enako x in število elementov v drevesu, ki je večje ali enako x .

Dokazali bomo 7.1 v naslednjem poglavju. Za zdaj, upoštevajmo kaj nam povedo oba dela 7.1. Prvi del nam pove, da če iščemo element v drevesu velikosti n , potem je predvidena dolžina iskane poti največ $2\ln n + O(1)$. Drugi del nam pove, enako stvar pri iskanju za vrednsot, ki ni shranjena v drevesu. Če primerjamo oba dela Leme, vidimo, da je nekoliko hitrejše iskanje, če iščemo nekaj, kar je v drevesu v primerjavi z nečem, kar ni.

7.1.1 Dokaz 7.1

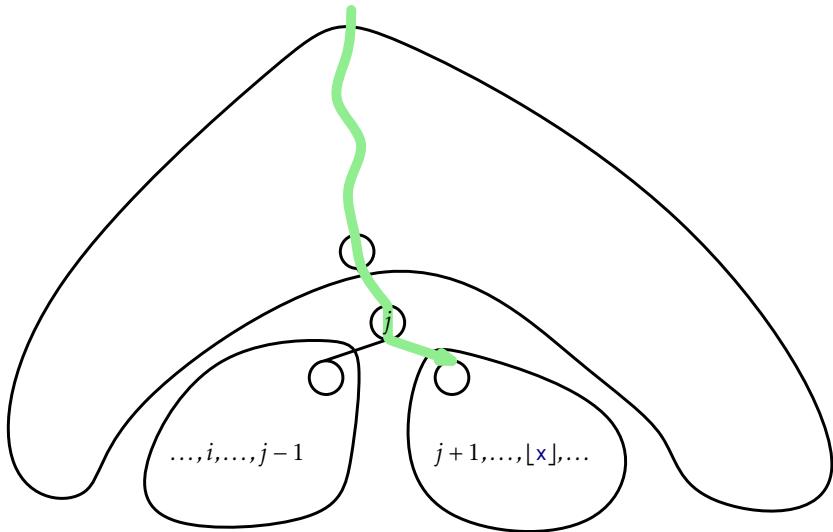
Ključna ugotovitev pri dokazovanju 7.1 je naslednja: Iskana pot za vrednost x v odprtem intervalu $(-1, n)$ v naključnem binarnem iskalnem drevesu, T , vsebuje vozlišče s ključem $i < x$ če, in samo če je naključna permutacija uporabljenata za ustvarjanje T , i preden se pojavi katerakoli od $\{i+1, i+2, \dots, \lfloor x \rfloor\}$.

Da bi to videli, se nanašamo 7.3 in lahko opazimo, da do nekaterih vrednosti v $\{i, i+1, \dots, \lfloor x \rfloor\}$ je dodana iskana pot za vsako vrednost v oprtem intervalu $(i-1, \lfloor x \rfloor + 1)$ ter te sta enake. (Zapomnimo si to, za dve vrednosti, ki imata različne iskane poti, tu mora biti nek element v drevesu, ki je različen od obeh.) Naj bo j prvi element v $\{i, i+1, \dots, \lfloor x \rfloor\}$, ki nastopa v naključni permutaciji. Opazimo, da j je zdaj in bo vedno v iskani poti za x . Če $j \neq i$ potem vozlišče u_j , ki vsebuje j je ustvarjeno pred vozliščem u_i , ki vsebuje i . Kasneje, ko je i dodan, bo bil dodan v korenu poddrevesa pri $u_j.\text{left}$, saj $i < j$. Po drugi strani iskana pot za x , ne bo nikoli obiskala poddrevo, ker bi se nadaljevala k $u_j.\text{right}$ po obisku u_j .

Podobno za $i > x$, i se pojavi v iskalni poti za x če, in samo če i se pojavi pred katerikoli od $\{\lceil x \rceil, \lceil x \rceil + 1, \dots, i-1\}$ v naključni permutaciji, ki uporablja za ustvarjanje T .

Opazimo, da če začnemo z naključno permutacijo od $\{0, \dots, n\}$, potem pod-zaporedje vsebuje samo $\{i, i+1, \dots, \lfloor x \rfloor\}$ in $\{\lceil x \rceil, \lceil x \rceil + 1, \dots, i-1\}$ so tudi naključne permutacije njihovih pripadajočih elementov. Vsak element, potem v podmnožici $\{i, i+1, \dots, \lfloor x \rfloor\}$ in $\{\lceil x \rceil, \lceil x \rceil + 1, \dots, i-1\}$ je verjetno, da nastopi pred katerikoli drugim v svoji podmnožici v naključni permutaciji uporabljeni za ustvarjanje T . Torej imamo

$$\Pr\{i \text{ is on the search path for } x\} = \begin{cases} 1/(\lfloor x \rfloor - i + 1) & \text{if } i < x \\ 1/(i - \lceil x \rceil + 1) & \text{if } i > x \end{cases} .$$



Slika 7.3: Vrednost $i < x$ je na iskalni poti za x če, in samo če i je prvi element med $\{i, i+1, \dots, \lfloor x \rfloor\}$ dodan drevesu.

S tem opazovanjem, dokaz za 7.1 vključuje nekaj preprostih izračunov z harmonskimi števili:

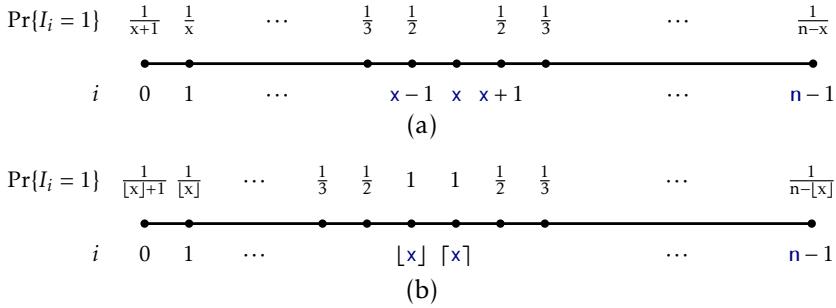
Dokaz 7.1. Naj I_i bo pokazatelj naključne spremenljivke, ki je enaka ena, kadar se i pojavi na iskalni poti za x in nič sicer. Potem je dolžina iskalne poti podana z

$$\sum_{i \in \{0, \dots, n-1\} \setminus \{x\}} I_i$$

tako da, če $x \in \{0, \dots, n-1\}$, je pričakovana dolžina iskalne poti podana z (glej 7.4.a)

$$\begin{aligned} E \left[\sum_{i=0}^{x-1} I_i + \sum_{i=\lfloor x \rfloor + 1}^{n-1} I_i \right] &= \sum_{i=0}^{x-1} E[I_i] + \sum_{i=\lfloor x \rfloor + 1}^{n-1} E[I_i] \\ &= \sum_{i=0}^{x-1} 1/(\lfloor x \rfloor - i + 1) + \sum_{i=\lfloor x \rfloor + 1}^{n-1} 1/(i - \lceil x \rceil + 1) \\ &= \sum_{i=0}^{x-1} 1/(x - i + 1) + \sum_{i=\lfloor x \rfloor + 1}^{n-1} 1/(i - x + 1) \end{aligned}$$

Naključna iskalna binarna drevesa



Slika 7.4: Verjetnost, da je element na iskalni poti za x kadar (a) x je celo število in (b) kadar x ni celo število.

$$\begin{aligned}
 &= \frac{1}{2} + \frac{1}{3} + \dots + \frac{1}{x+1} \\
 &\quad + \frac{1}{2} + \frac{1}{3} + \dots + \frac{1}{n-x} \\
 &= H_{x+1} + H_{n-x} - 2 .
 \end{aligned}$$

Ustrezen izračun za iskalno vrednost $x \in (-1, n) \setminus \{0, \dots, n-1\}$ so skoraj enake (glej 7.4.b). \square

7.1.2 Povzetek

Spodnji teorem povzame učinkovitost naključnega binarnega iskalnega drevesa:

Izrek 7.1. Naključno binarno iskalno drevo lahko ustvarimo v $O(n \log n)$ času. V naključnem binarnem drevesu, `find(x)` operacija potrebuje $O(\log n)$ predvidenega časa.

Ponovno moramo poudariti, da pričakovana v 7.1 je v zvezi z naključno permutacijo uporabljenata za ustvarjanje naključnega binarnega iskalnega drevesa. Predvsem, pa ni odvisno od naključne izbire x ; , saj je pravilna za vsako x vrednost x .

7.2 Treap: Naključno generirano binarno iskalno drevo

Problem naključnih binarnih dreves je seveda, da niso dinamična. Ta drevesa ne podpirajo `add(x)` ali `remove(x)` operacij, ki so potrebne za implementacijo SSet vmesnika. V tem poglavju bomo opisali podatkovno strukturo, imenovano Treap, ki uporablja 7.1 za implementacijo SSet vmesnika.²

Vozlišče v Treap je kot vozlišče v BinarySearchTree s tem, da ima podatkovno vrednost, `x`, toda vsebuje tudi edinstveno številčno *prioritet*, `p`, ki je dodeljena naključno:

```
class Node<T> extends BSTNode<Node<T>, T> {
    int p;
}
```

Poleg tega, da je binarno iskalno drevo, vozlišča v Treap prav tako ubogajo *lastnostim kopice*:

- (Lastnosti kopice) Pri vsakem vozlišču `u`, razen pri korenju, `u.parent.p < u.p.`

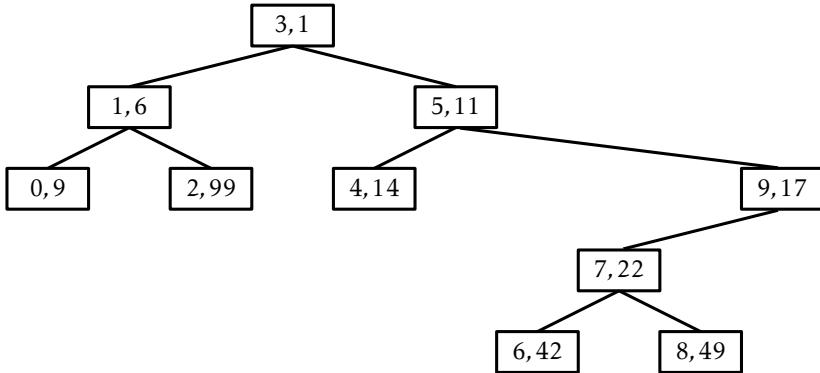
Z drugimi besedami, vsako vozlišče ima prioriteto manjšo od svojih dveh otrok. Primer je prikazan na 7.5.

Pogoji kopice in binarno iskalnega drevesa skupaj zagotavljajo, da enkrat ko so ključ (`x`) in prioriteta (`p`) definirane za vsako vozlišče, je oblika drevesa Treap popolnoma določena. Lastnost kopice nam pove, da vozlišče z najmanjšo prioriteto mora biti koren, `r`, drevesa Treap. Lastnost binarno iskalnega drevesa nam pove, da vsa vozlišča s ključem manjšim od `r.x` so shranjene v poddrevesu, ki je zasidran na `r.left` in vsa vozlišča s ključem večjim od `r.x` so shranjene v poddrevesu, ki je zasidran na `r.right`.

Pomembna točka o vrednosti prioritete v drevesu Treap je, da so edinstveni id dodeljeni naključno. Zaradi tega obstajajo dva enakovredna načina razmišljanja o drevesu Treap. Kot je definirano zgoraj, drevo Treap

²Ime Treap izhaja iz dejstva, da je podatkovna struktura, hkrati binarno iskalno drevo (`tree`) (6.2) in kopice(`heap`) (??).

Naključna iskalna binarna drevesa



Slika 7.5: Primer drevesa Treap, ki vsebuje cela števila $0, \dots, 9$. Vsako vozlišče, u , je prikazano kot škatla, ki vsebuje $u.x, u.p$.

uboga lastnostim kopice in binarno iskalnega drevesa. Alternativno lahko razmišljamo o drevesu Treap kot o BinarySearchTree katerega vozlišča so bila dodana v naraščajočem vrstnem redu prioritete. Na primer drevo Treap na 7.5 ga lahko dobimo z dodajanjem zaporedja (x, p) vrednosti

$$\langle (3, 1), (1, 6), (0, 9), (5, 11), (4, 14), (9, 17), (7, 22), (6, 42), (8, 49), (2, 99) \rangle$$

v BinarySearchTree.

Ker so prioritete izbrane naključno, je to enako, če vzamemo naključno permutacijo ključev—v tem primeru permutacija je

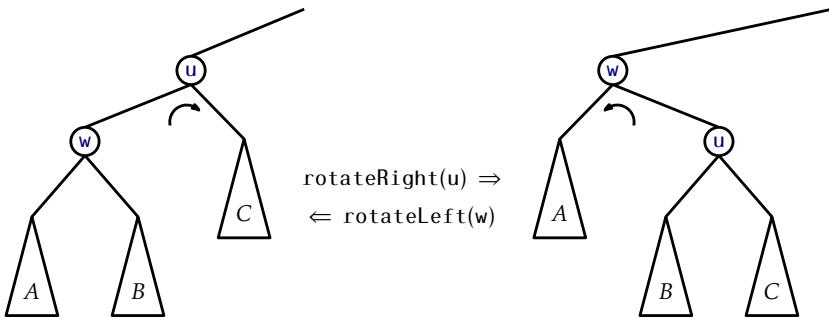
$$\langle 3, 1, 0, 5, 9, 4, 7, 6, 8, 2 \rangle$$

—in jo dodamo v BinarySearchTree. To pa pomeni, da je oblika treap drevesa identična oblikui naključnega binarno iskalnega drevesa. Še posebej, če želimo zamenjati vsak ključ x z njegovim rangom³, potem se aplicira 7.1. Preračunavanju lemref rbs glede na drevesa Treap, imamo:

Lema 7.2. V drevesu Treap, ki shranjuje niz S z n ključi, naslednje izjave držijo:

1. Za vsak $x \in S$, pričakovana dolžina iskanja poti za x je $H_{r(x)+1} + H_{n-r(x)} - O(1)$.

³Rang elementa x v nizu S elementov je število elementov v S , ki so manjši kot x .



Slika 7.6: Leva in desna rotacija v binarno iskalnem drevesu.

2. Za vsak $x \notin S$, pričakovana dolžina iskanja poti za x je $H_{r(x)} + H_{n-r(x)}$.

Tukaj, $r(x)$ označuje rang x v nizu $S \cup \{x\}$.

Ponovno poudarimo, da se pričakovanje pri 7.2 prevzemajo preko naključne izbire prioritet za vsako vozlišče. To ne potrebuje nobene predpostavke o naključju ključev.

7.2 nam pove, da lahko Treap drevesom učinkovito implementiramo `find(x)` operacijo. Vendar, resnična korist Treap dreves je, da lahko podpre operacije `add(x)` in `delete(x)`. Za narediti to, mora izvajati rotacije, tako da ohrani lastnosti kopice. Nanaša se na figrefrotations. *Rotacija* v binarno iskalnih drevesih je lokalna sprememba, ki vzame starša u vozlišča w in naredi, da je w starš od u , medtem ko ohranjuje lastnosti binarno iskalnega drevesa. Rotacije pridejo v dveh okusih: emph levo ali emph desno glede na to, ali je w desni ali levi otrok od u .

Koda, ki implementira to mora ravnati z temo dvema možnostma in mora biti pozorna na mejne primere (ko je u koren), tako da je dejanska koda malo daljša kot 7.6 bi vodila bralca, da verjame:

```
BinarySearchTree
void rotateLeft(Node u) {
    Node w = u.right;
    w.parent = u.parent;
    if (w.parent != nil) {
        if (w.parent.left == u) {
            w.parent.left = w;
```

```

    } else {
        w.parent.right = w;
    }
}
u.right = w.left;
if (u.right != nil) {
    u.right.parent = u;
}
u.parent = w;
w.left = u;
if (u == r) { r = w; r.parent = nil; }
}

void rotateRight(Node u) {
    Node w = u.left;
    w.parent = u.parent;
    if (w.parent != nil) {
        if (w.parent.left == u) {
            w.parent.left = w;
        } else {
            w.parent.right = w;
        }
    }
    u.left = w.right;
    if (u.left != nil) {
        u.left.parent = u;
    }
    u.parent = w;
    w.right = u;
    if (u == r) { r = w; r.parent = nil; }
}
}

```

V zvezi s podatkovno strukturo Treap je najpomembnejša lastnost rotacije, da se globina od **w** zmanjša za ena, medtem ko se globina **u** poveča za ena.

Z uporabo rotacij, lahko implementiramo operacijo `add(x)`, kakor sledi: ustvarimo novo vozlišče, **u**, dodelimo **u.x = x**, in izberemo naključno vrednost za **u.p**. Nato dodamo **u** z uporabo običajnega `add(x)` algoritma za `BinarySearchTree`, tako da je **u** zdaj list Treap drevesa. Na tej točki, naše Treap drevo izpolnjuje lastnosti binarno iskalnega drevesa, vendar pa ni nujno, da izpolnjuje lastnosti kopice. Zlasti se lahko zgodi,

da $u.parent.p > u.p$. Če se to zgodi, moramo izvesti rotacijo na vozlišču $w=u.parent$, tako da u postane starš w . Če u še naprej krši lastnosti kopice, bomo morali ponoviti to, zmanjšuje globino u -ja za ena vsakič, dokler u ne postane koren ali $u.parent.p < u.p$.

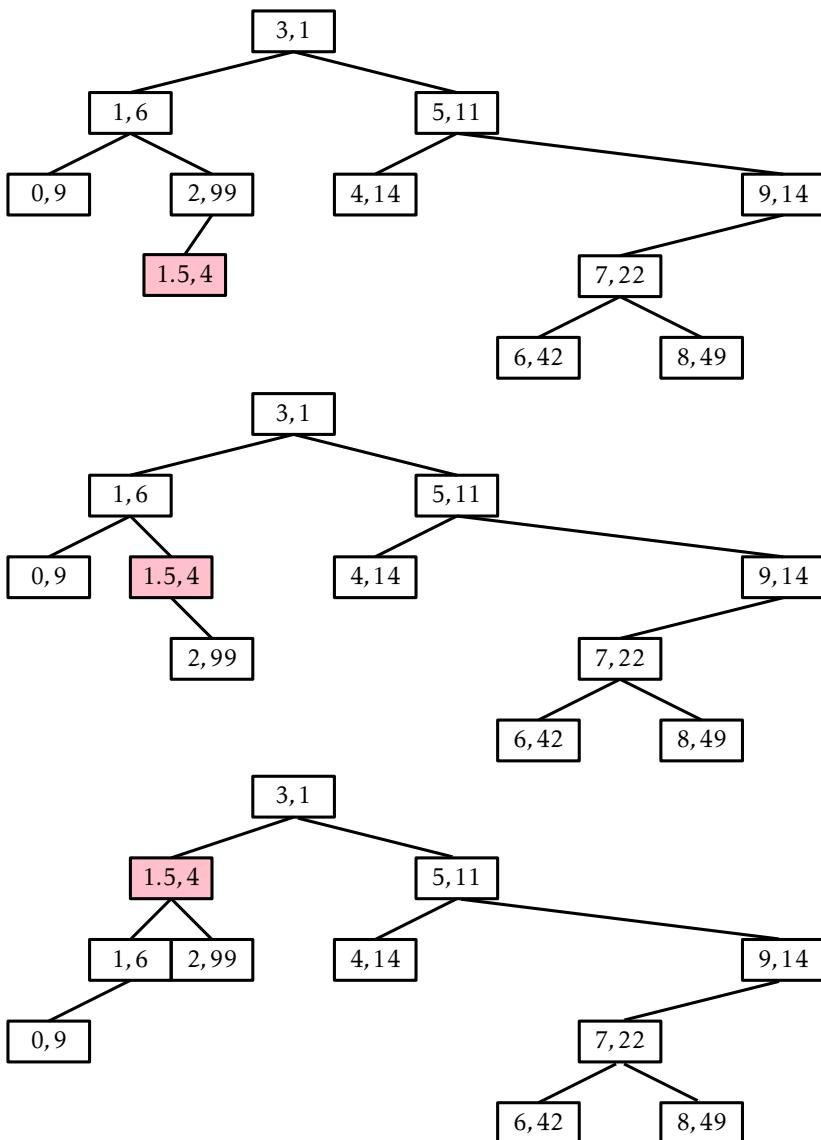
Treap

```
boolean add(T x) {
    Node<T> u = newNode();
    u.x = x;
    u.p = rand.nextInt();
    if (super.add(u)) {
        bubbleUp(u);
        return true;
    }
    return false;
}
void bubbleUp(Node<T> u) {
    while (u.parent != nil && u.parent.p > u.p) {
        if (u.parent.right == u) {
            rotateLeft(u.parent);
        } else {
            rotateRight(u.parent);
        }
    }
    if (u.parent == nil) {
        r = u;
    }
}
```

Primer $\text{add}(x)$ operacije je prikazana na 7.7.

Čas izvajanja operacije $\text{add}(x)$ je podan s časom, ki je potreben, za slediti iskalni poti do x plus število vrtljajev, ki so bili opravljeni za premik novo dodanega vozlišča, u , do njegove prave lokacije v drevesu Treap. Z 7.2 je pričakovano trajanje iskalne poti maksimalno $2 \ln n + O(1)$. Poleg tega, vsaka rotacija zmanjša globino u . To se ustavi, če u postane koren, tako da pričakovano število rotacij ne sme preseči predvidene dolžine iskalne poti. Zato je pričakovani čas izvajanja operacije $\text{add}(x)$ v drevesu Treap, $O(\log n)$. ?? sprašuje po dokazu, da je pričakovano število opravljenih rotacij v času dodajanja samo $O(1)$.)

Naključna iskalna binarna drevesa



Slika 7.7: Dodajamo vrednost 1.5 v Treap drevo iz 7.5.

Operacija `remove(x)` v drevesu Treap je nasprotna operaciji `add(x)`. Iščemo vozlišče, `u`, ki vsebuje `x`, nato izvedemo rotacije za premakniti `u` navzdol, dokler ne postane list in potem spojimo `u` iz Treap drevesa. Opazite, da za premikanje `u` navzdol, lahko opravljamo bodisi levo bodisi desno rotacijo na `u`, ki bo nadomestila `u` z `u.right` ali `u.left`. Izbira je opravljena s prvim od naslednjih, ki velja:

1. Če `u.left` in `u.right` sta `null`, potem `u` je list in rotacija ni bila izvedena.
2. Če `u.left` (ali `u.right`) je `null`, potem izvedi desno (oz. levo) rotacijo na `u`.
3. Če `u.left.p < u.right.p` (ali `u.left.p > u.right.p`), potem izvedi desno rotacijo (oz. levo rotacijo) na `u`.

Ta tri pravila zagotavlja, da drevo Treap ne postane nepovezano in da se lastnosti kopice obnovijo, ko je `u` odstranjen.

```
Treap
boolean remove(T x) {
    Node<T> u = findLast(x);
    if (u != nil && compare(u.x, x) == 0) {
        trickleDown(u);
        splice(u);
        return true;
    }
    return false;
}
void trickleDown(Node<T> u) {
    while (u.left != nil || u.right != nil) {
        if (u.left == nil) {
            rotateLeft(u);
        } else if (u.right == nil) {
            rotateRight(u);
        } else if (u.left.p < u.right.p) {
            rotateRight(u);
        } else {
            rotateLeft(u);
        }
        if (r == u) {
```

```

    r = u.parent;
}
}
}
```

Primer operacije `remove(x)` je prikazan na 7.8.

Trik za analizirati čas izvajanja operacije `remove(x)` je opaziti, da operacija obrne operacijo `add(x)`. Še posebej, če bi ponovno vstavili `x` z uporabo iste prioritete `u.p`, potem bi operacija `add(x)` naredila popolnoma enako število rotacij in bi obnovila drevo Treap kot je bilo pred potekom operacije `remove(x)`. (Branje iz dna do vrha, 7.8 prikazuje dodajanje vrednosti 9 v drevo Treap.) To pomeni, da je pričakovani čas izvajanja `remove(x)` na drevesu Treap z velikostjo `n` je sorazmeren s pričakovanim časom izvajanja operacije `add(x)` na drevesu Treap, ki je velikosti `n - 1`. Zaključujemo tako, da je pričakovani čas izvajanja `remove(x)` $O(\log n)$

7.2.1 Povzetek

Naslednji izrek povzema zmogljivosti podatkovne strukture Treap:

Izrek 7.2. *Treap implementira vmesnik SSet. Treap podpira operacije `add(x)`, `remove(x)` in `find(x)` v pričakovanem času $O(\log n)$ za vsako operacijo.*

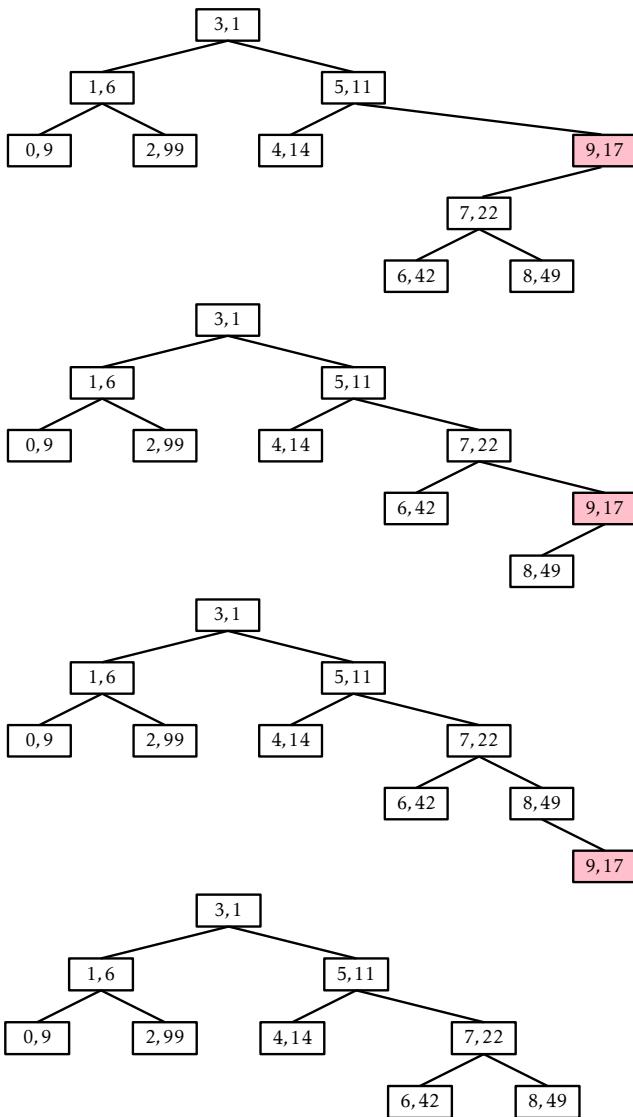
To je vredno primerjave podatkovne strukture Treap s podatkovno strukturo SkipListSSet. Obe implementirata operacije SSet v predvidenem času $O(\log n)$ za vsako operacijo. V obeh podatkovnih strukturah, `add(x)` in `remove(x)` vključujejo iskanje in nato konstantno število sprememb kazalca (glej ?? spodaj). Tako je za obe strukturi, pričakovana dolžina iskalne poti je kritična vrednost pri ocenjevanju njihove uspešnosti. V SkipListSSet, pričakovana dolžina iskalne poti je

$$2 \log n + O(1) ,$$

V Treap, pričakovana dolžina iskalne poti je

$$2 \ln n + O(1) \approx 1.386 \log n + O(1) .$$

Tako je iskanje poti v Treap precej krajše in to se prevede v občutno hitrejše operacije nad Treap drevesih kot nad SkipList. 4.7 v 4 prikazuje,



Slika 7.8: Brišemo vrednost 9 iz drevesa Treap na 7.5.

Naključna iskalna binarna drevesa

kako se lahko pričakovana dolžina iskalne poti v Skip list zmanjša na

$$e \ln n + O(1) \approx 1.884 \log n + O(1)$$

z uporabo pristranskega meta kovanca. Tudi s to optimizacijo, pričakovana trajanje iskanja poti v Skip list SSet je občutno daljše kot v Treap.

Poglavlje 8

Drevesa “grešnega kozla”

Poglavlje 9

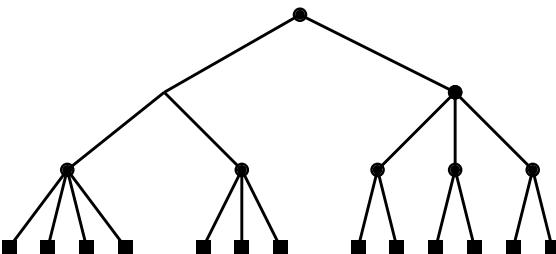
Rdeče-Črna Drevesa

V tem poglavju so predstavljena rdeče-črna drevesa. Le ta so zasnovana kot uravnotežena iskalna dvojiška drevesa z logaritemsko višino. So ena najbolj razširjenih podatkovnih struktur in se pojavljajo kot primarne iskalne strukture v mnogih knjižnicah, kot je Java Collections Framework, številnih implementacijah C++ Standard Template Library ter tudi znotraj jedra operacijskega sistema Linux. Nekaj glavnih razlogov zakaj so rdeče-črna drevesa tako priljubljena:

1. Največja možna višina rdeče-črnega drevesa z n vozlišči je enaka $2\log n$.
2. Časovna zahtevnost operacij $\text{add}(x)$ in $\text{remove}(x)$ je enaka $O(\log n)$ v *najslabšem primeru*.
3. Amortizirano število rotacij, ki nastopijo med izvajanjem operacij $\text{add}(x)$ ali $\text{remove}(x)$ je konstanta.

Že prvi dve lastnosti postavljajo rdeče-črna drevesa pred preskočne sezname, naključna iskalna binarna drevesa in samouravnotežena binarna drevesa. Preskočni seznamni in naključna iskalna binarna drevesa se zanašajo na naključje, njihova pričakovana časovna zahtevnost je $O(\log n)$. Samouravnotežena binarna drevesa imajo zagotovljeno omejitev višine, vendar se $\text{add}(x)$ in $\text{remove}(x)$ izvršita v $O(\log n)$ amortiziranem času. Tretnja lastnost je le pika na i. Pove nam, da je čas potreben za vstavitev ali izločitev elementa x manjši od časa, ki ga porabimo za iskanje elementa

Rdeče-Črna Drevesa



Slika 9.1: 2-4 drevo višine 3.

x.¹

Vendar pa imajo dobre lastnosti rdeče-črnih dreves določeno ceno: kompleksnost implementacije. Ohranjati mejo višine $2\log n$ ni preprosto. Zahteva pazljivo in podrobno analizo številnih primerov. Zagotoviti moramo, da implementacija naredi natančno določeno stvar za določen primer. Že samo ena napačna rotacija ali zamenjava barve povzroči napako, ki jo je težko najti in razumeti.

Preden se bomo lotili implementacije rdeče-črnih dreves, bomo spoznali ozadje sorodne podatkovne strukture: 2-4 drevesa. S tem bomo pridobili informacije na podlagi česa so bila rdeče-črna drevesa ustvarjena in kako jih je možno tako učinkovito ohranljati.

9.1 2-4 Trees

2-4 Drevo je korensko drevo, ki ima naslednje lastnosti:

Lastnost 9.1 (height). Vsi listi imajo enako globino.

Lastnost 9.2 (degree). Vsako notranje vozlišče ima 2, 3 ali 4 otroke.

Primer 2-4 drevesa je prikazan v 9.1. Lastnost 2-4 dreves je logaritem-ska višina v številu listov:

Lema 9.1. *Najvišja višina 2-4 drevesa z n listi je $\log n$.*

¹Naključna iskalna binarna drevesa in samouravnovežena binarna drevesa imajo enako lastnost. Glej vaje 4.6 in ??.

Dokaz. Omejenost vsakega notranjega vozlišča na najmanj 2 otroka dokazuje, da imamo v primeru višine h v 2-4 drevesu vsaj 2^h listov. Z drugimi besedami,

$$n \geq 2^h .$$

Če obe strani logaritmiramo dobimo neenačbo $h \leq \log n$. □

9.1.1 Dodajanje lista

Dodajanje lista v 2-4 drevo je preprosto (glej 9.2). Če želimo dodati list u kot otroka nekemu vozlišču w na predzadnjem nivoju, potem preprosto postavimo u za otroka vozlišča w . V tem primeru vsekakor ohranja višino, ampak lahko krši pravilo; če bi imel w štiri otroke pred dodajanjem u , potem ima w sedaj pet otrok. V tem primeru moramo *razdeliti* w v dve vozlišči, w in w' , ki imata sedaj 2 in 3 otroke. A ker w' sedaj nima staršev, w rekurzivno nastavimo kot otroka starša w . V tem primeru ima lahko starš vozlišča w' preveč otrok, zato ga moramo razdeliti. Ta postopek se nadaljuje, dokler ne pridemo do vozlišča, ki ima manj kot štiri otroke ali dokler ne razdelimo korena r , v dva vozlišča r in r' . V slednjem primeru naredimo nov koren ki ima otroka r in r' . To hkrati povečuje globino vseh listov in tako ohranja višino the height property.

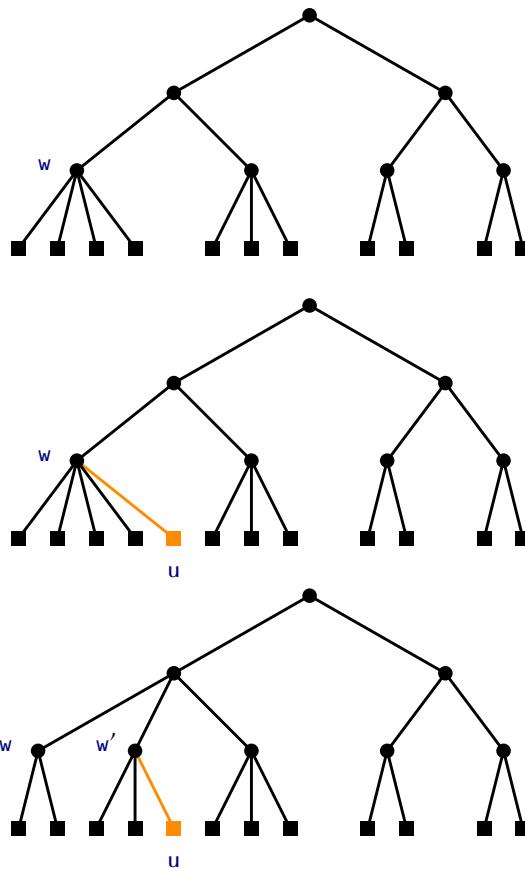
Ker višina 2-4 drevesa ni nikoli več kot $\log n$, se proces dodajanja listov konča po največ $\log n$ korakih.

9.1.2 Odstranjevanje lista

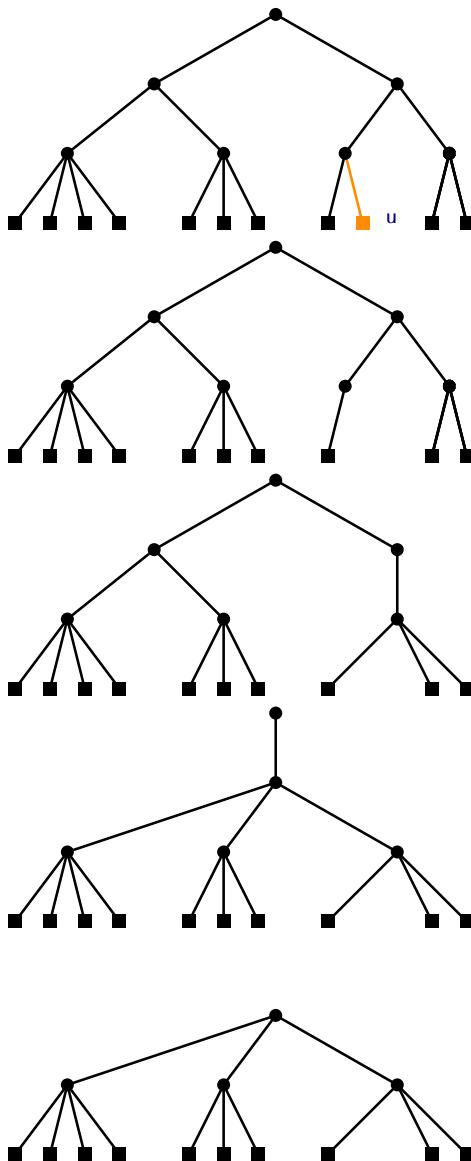
Odstranjevanje lista 2-4 drevesa je lahko rahlo bolj komplikirano kot dodajanje(Glej 9.3). Da ločimo list u od njegovega starša w , ga samo odstranimo. Če ima w samo dva lista in mu mi enega izmed njih odstranimo, moramo drevo ustrezno popraviti, saj krši pravilo.

Da popravimo napako, poiščemo brata w ki je w' . Vozlišče w' definitivno obstaja, ker ima starš w vsaj dva otroka. Če ima w' tri ali štiri otroke, potem vzamemo enega izmed otrok in ga dodamo w . Sedaj ima w dva otroka in w' ima dva ali tri, nato končamo s popravljanjem.

Če ima w' samo dva otroka, potem ju *zdržimo* v skupno vozlišče, ki ima tri otroke. Potem moramo rekurzivno izbrisati w' . dokler ne dosežemo vozlišča u ali njegovega brata, ki ima več kot dva otroka ali ne dosežemo



Slika 9.2: Dodajanje lista v 2-4 drevo. Ta proces se konča po enemu razdeljevanju, ker ima *w.parent* stopnjo manj kot 4 pred dodajanjem.



Slika 9.3: Odstranjevanje lista z 2-4 drevesa. Ta proces sega vse do korena, saj ima vsak prednik in bratje vozlišča **u** samo dva otroka.

korena. Če je koren levi z enim samim otrokom, nato pobrišemo koren in otroka dodamo v koren. Tudi to istočasno zmanjšuje višino vsakega lista in tako ohranimo višino drevesa.

Ker višina 2-4 drevesa ni nikoli več kot $\log n$, se proces odstranjevanja listov konča po največ $\log n$ korakih.

9.2 RedBlackTree: Simulirano 2-4 drevo

Rdeče-črno drevo je binarno iskalno drevo, katerega vsako vozlišče, u , je *rdeče* ali *črno*. Rdeče predstavlja vrednost 0, črno pa vrednost 1.

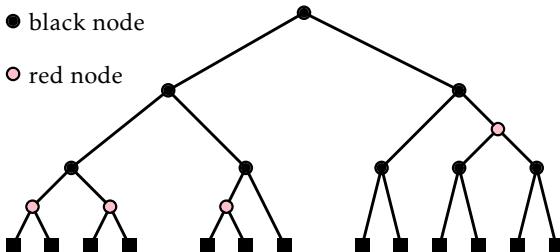
```
class Node<T> extends BSTNode<Node<T>, T> {
    byte colour;
}
```

Pred in po spreminjanju rdeče-črnega drevesa, morata veljati naslednji dve lastnosti. Vsaka lastnost je definirana v obeh izrazih, v rdeči in črni barvi in številskih vrednostih 0 in 1.

Lastnost 9.3 (višina-črnih). Enako število črnih vozlišč v poti od korena do katerega koli lista. (Vsota barv na poti od korena do poljubnega lista je enaka.)

Lastnost 9.4 (list-ni-rdeč). Dve rdeči vozlišči nista med seboj nikoli sosednji. (Velja za vsako vozlišče u , razen korena, $u.\text{barva} + u.\text{stars}.\text{barva} \geq 1$.)

Opazili smo, da lahko vedno pobarvamo koren, r , rdeče-črnega drevesa črno, ne da bi kršili katero od lastnosti, zato bomo predvidevali, da je koren črne barve in algoritmi za posodabljanje rdeče-črnih dreves bodo to upoštevali. Druga stvar, ki poenostavlja rdeče-črna drevesa je, da so zunanjia vozlišča (predstavljena z nil) črna vozlišča. Na ta način ima vsako vozlišče, u , rdeče-črnega drevesa natanko dva otroka, vsak z opredeljeno barvo. Primer rdeče-črnega drevesa je predstavljen v sliki 9.4.



Slika 9.4: Primer rdeče-črnega drevesa, kjer je višina črnih 3. Zunanja ([nil](#)) vozlišča so v obliki kvadrata.

9.2.1 Rdeče-Črna drevesa in 2-4 Drevesa

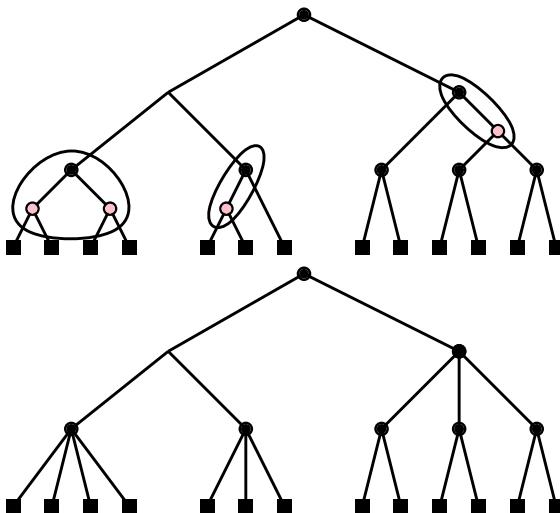
Sprva se morda zdi presenetljivo, da lahko rdeče-črno drevo učinkovito posodabljamamo tako, da ohranjamo višine črnih vozlišč in ne ohranjamo lastnosti rdečih vozlišč. Zdi se tudi nenavadno, da nekateri menijo, da so to koristne lastnosti. Kakorkoli, rdeče-črna drevesa so bila zasnovana za učinkovito simulirati 2-4 drevesa kot binarna drevesa.

Nanašanje na 9.5. Vzemimo, da ima katerokoli rdeče-črno drevo, T , n vozlišč in izvaja naslednje operacije: Zbriše vsako rdeče vozlišče n in poveže otroka vozlišča u direktno na (črnega) starša vozlišča u . Po spremembah imamo drevo T' s samo črnimi vozlišči.

Vsako notranje vozlišče v T' ima dva, tri ali štiri otroke: Črno vozlišče, ki je imelo dva črna otroka bo še vedno imelo črna otroka po spremembah. Črno vozlišče, ki je imelo enega rdečega in enega črnega otroka bo imelo tri otroke po tej spremembah. Črno vozlišče, ki je imelo dva rdeča otroka bo imelo štiri otroke po teji spremembah. Poleg tega, lastnost črnih vozlišč nam zagotavlja, da je vsaka pot od korena do lista v T' enake dolžine. Z drugimi besedami, T' je 2-4 drevo!

2-4 drevo T' ima $n + 1$ listov, ki ustrezajo $n + 1$ zunanjim vozliščim rdeče-črnega drevesa. Torej, to drevo ima višino največ $\log(n + 1)$. Vsaka pot od korena do lista v 2-4 drevesu ustreza poti od korena rdeče-črnega drevesa T do zunanjega vozlišča. Prvo in zadnje vozlišče na poti sta črni in največ eno na vsaki dve notranji vozlišči je rdeče, tako, da ima ta pot največ $\log(n+1)$ črnih in največ $\log(n+1)-1$ rdečih vozlišč. Torej, najdaljša

Rdeče-Črna Drevesa



Slika 9.5: Vsako rdeče-črno drevo ima ustreznou 2-4 drevo.

pot od korena do kateregakoli *notranjega* vozlišča v T je največ

$$2\log(n+1) - 2 \leq 2\log n ,$$

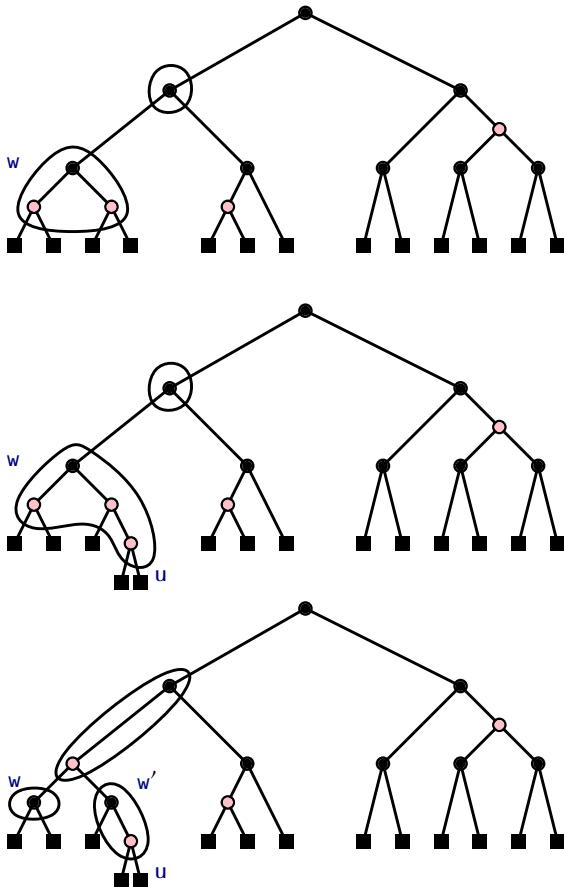
za vsak $n \geq 1$. S tem dokažemo najpomembnejšo lastnost rdeče-črnih dreves:

Lema 9.2. *Višina rdeče-črnega drevesa z n vozlišči je največ $2\log n$.*

Sedaj, ko smo videli relacijo med 2-4 drevesi in rdeče-črnimi drevesi, ni tako težko za verjeti, da lahko učinkovito ohranjam rdeče-črno drevo med dodajanjem in brisanjem elementov.

Videli smo že, da dodajanje elementa v `BinarySearchTree` izvedemo z dodajanjem novega lista. Torej, za implementacijo `add(x)` v rdeče-črno drevo moramo imeti metodo za simulacijo razdelitve vozlišča s petimi otroki v 2-4 drevesu. Vozlišče v 2-4 drevesu s petimi otroki je predstavljeno s črnim vozliščem, ki ima dva rdeča otroka, eden od teh ima tudi rdečega otroka. Lahko "razdelimo" to vozlišče s tem, da ga pobarvamo v rdeče in pobarvamo njegova dva otroka v črno. Primer prikazuje 9.6.

Podobno, implementacija `remove(x)` zahteva metodo za združevanje dveh vozlišč in izposojo sorodnikovega otroka. Združitev dveh vozlišč



Slika 9.6: Simuliranje operacije deljenja 2-4 drevesa med dodajanjem v rdeče-črno drevo. (To simuliра dodajanje v 2-4 drevo prikazano na 9.2.)

je inverz deljenja vozlišč (prikazano na 9.6) in vključuje barvanje dveh (črnih) sorodnikov v rdeče in barvanje njegovega (rdečega) starša v črno. Izposoja od sorodnika je najboj zakompliziran postopek in vključuje obe rotacije in barvanje vozlišč.

Vsekakor, med vsem tem moramo še vedno ohranjati lastnost list-ni-rdeč in lastnost višina-črnih. Medtem ko ni več presenetljivo, da lahko naredimo direktno simulacijo 2-4 drevesa z rdeče-črnim drevesom, je vseeno veliko primerov, na katere moramo paziti. V določenem trenutku postane lažje, če ne upoštevamo 2-4 drevesa in samo ohranjamo lastnosti rdeče-črnega drevesa.

9.2.2 Levo-poravnana rdeče-crna drevesa

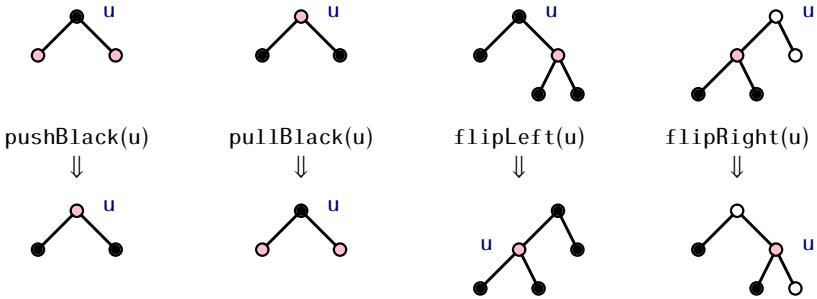
Definicija rdeče-črnega drevesa ne obstaja. Namesto tega imamo družino struktur, ki znajo ohranjati lastnosti višina-črnih in list-ni-rdeč med uporabo operacij `add(x)` in `remove(x)`. Različne strukture to delajo na različne načine. V našem primeru implementiramo podatkovno strukturo, ki ji rečemo RedBlackTree. Ta struktura implementira posebno obliko rdeče-črnega drevesa, ki zadovoljuje dodatno lastnost:

Lastnost 9.5 (levo-poravnano). Na kateremkoli vozlišču u , če je $u.\text{left}$ črno, potem je $u.\text{right}$ črno.

Opomnimo, da rdeče-črno drevo prikazano na 9.4 ne zadošča lastnosti levo-poravnano. Krši jo starš rdečega vozlišča na najbolj desni poti od korena proti listu.

Razlog za ohranjanje lastnosti levo-poravnano je, da zmanjšuje število soočenih primerov pri posodabljanju drevesa med operacijama `add(x)` in `remove(x)`. V smislu 2-4 dreves, to pomeni, da ima vsako 2-4 drevo edinstveno zastopanje: Vozlišče stopnje dva postane črno vozlišče z dvema črnima otrokoma. Vozlišče stopnje tri postane črno vozlišče, katerega lev otrok je rdeč in desni otrok je črn. Vozlišče stopnje štiri postane črno vozlišče z dvema rdečima otrokoma.

Preden podrobno opišemo implementacijo operacij `add(x)` in `remove(x)`, predstavimo nekaj osnovnih podoperacij, uporabljenih v metodah prikazanih v 9.7. Prvi dve podoperaciji stao za manipulacijo barv med ohranjaњem lastnosti višina-črnih. Operacija `pushBlack(u)` vzame za vhod črno



Slika 9.7: Rotacije, potegi in potiski

vozlišče u , katero ima dva rdeča otroka in pobarva u rdeče in njegova dva otroka črno. Operacija $\text{pullBlack}(x)$ obrne to opisano operacijo:

```
RedBlackTree
void pushBlack(Node<T> u) {
    u.colour--;
    u.left.colour++;
    u.right.colour++;
}
void pullBlack(Node<T> u) {
    u.colour++;
    u.left.colour--;
    u.right.colour--;
}
```

Metoda $\text{flipLeft}(u)$ zamenja barve vozlišča u in $u.\text{right}$ ter izvede levo rotacijo nad vozliščem u . Ta metoda obrne barve teh dveh vozlišč tako kot tudi njuno relacijo starš-otrok:

```
RedBlackTree
void flipLeft(Node<T> u) {
    swapColors(u, u.right);
    rotateLeft(u);
}
```

Operacija $\text{flipLeft}(u)$ je posebej uporabna pri povrnitvi lastnosti levo-poravnano na vozlišču u , katero krši to lastnost (ker je $u.\text{left}$ črno in

`u.right` rdeče). V tem posebnem primeru, smo lahko prepričani, da ta operacija ohranja obe lastnosti višina-črnih in list-ni-rdeč. Relacija `flipRight(u)` je simetrična s `flipLeft(u)`, ko so vloge levega in desnega obrnjene.

```
RedBlackTree
void flipRight(Node<T> u) {
    swapColors(u, u.left);
    rotateRight(u);
}
```

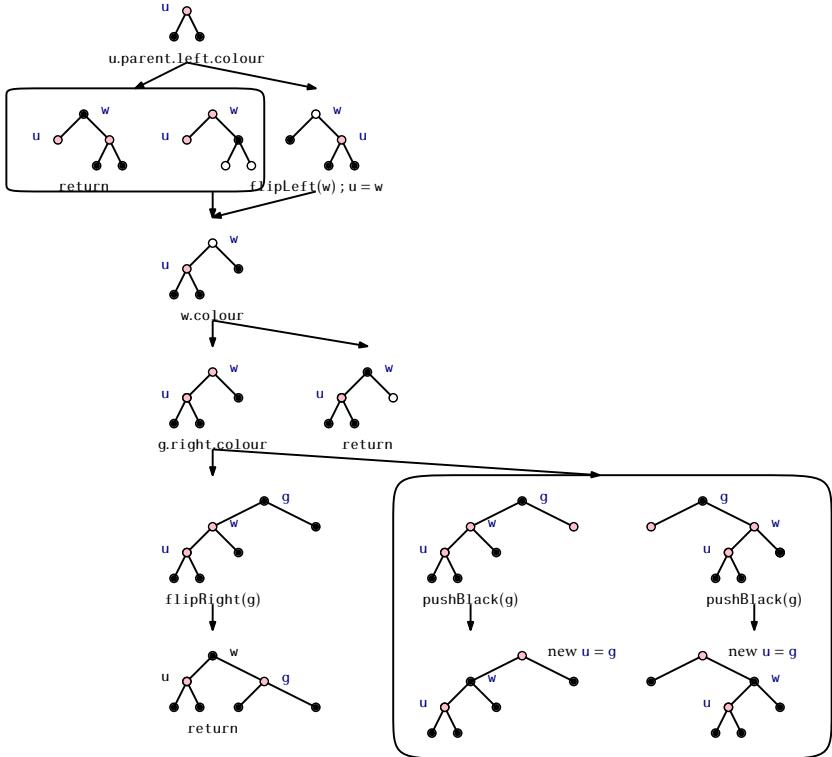
9.2.3 Dodajanje

Za implementacijo `add(x)` v `RedBlackTree`, izvedemo standardno `BinarySearchTree` vstavljanje za dodajanje novega lista, `u`, z `u.x = x` in nastavimo `u.colour = red`. Opomnimo, da to ne spremeni črne višine kateremukoli vozlišču, torej ne krši lastnosti višina-črnih. To pa lahko krši lastnost levo-poravnano (če je `u` desni otrok svojega starša) in lahko krši lastnost list-ni-rdeč (če je `u`jev starš `red`). Za povrnitev teh lastnosti, moramo klicati metodo `addFixup(u)`.

```
RedBlackTree
boolean add(T x) {
    Node<T> u = newNode(x);
    u.colour = red;
    boolean added = add(u);
    if (added)
        addFixup(u);
    return added;
}
```

Ilustrirano na 9.8, metoda `addFixup(u)` vzame na vhod vozlišče `u`, katerega barva je rdeča in katero bi lahko kršilo lastnost list-ni-rdeč in/ali lastnost levo-poravnano. Slednja razprava je verjetno nemogoča za sledenje brez sklicevanja na 9.8 ali ponovnega ustvarjanja na kosu papirja. Preden bralec nadaljuje, bi moral preučiti to sliko.

Če je `u` koren drevesa, potem lahko pobarvamo `u` črno za povrnitev obeh lastnosti. Če je tudi `u`jev sorodnik rdeč, potem mora biti `u`jev starš črn, torej obe lastnosti levo-poravnano in list-ni-rdeč že držita.



Slika 9.8: Prikaz enega koraka pri popravljanju Lastnost 2 po vstavljanju.

Sicer, najprej preverimo, če je u jev starš, w , kršil lastnost levo-poravnano in, če je da, potem izvedemo operacijo $\text{flipLeft}(w)$ in nastavimo $u = w$. Tako pristanemo v lepo definiranem stanju: u je levi otrok starša, w , torej w sedaj zadošča lastnosti levo-poravnano. Vse kar nam ostane je, da zagotovimo lastnost list-ni-rdeč na u . Moramo samo še skrbeti za primer, v katerem je w rdeč, sicer že zadošča lastnosti list-ni-rdeč.

Če sta u in w rdeča, še nismo končali. Lastnost list-ni-rdeč (katero krši u in ne w) implicira, da u jev stari starš g obstaja in je črn. Če je g jev desni otrok rdeč, potem lastnost levo-poravnano zagotavlja, da oba g jev otrok je rdeč in klic na $\text{pushBlack}(g)$ naredita g rdečega in w črnega. To povrne lastnost list-ni-rdeč na u , ampak lahko povzroči, da jo krši na vozlišču g tako, da celoten proces začne z $u = g$.

Če je g jev otrok črn, potem klic na $\text{flipRight}(g)$ postane w črni starš od g in naredi w ju dva rdeča otroka, u in g . To zagotovi, da u zadošča lastnosti list-ni-rdeč in g zadošča lastnosti levo-poravnano. Sedaj lahko zaključimo.

```
RedBlackTree
void addFixup(Node<T> u) {
    while (u.colour == red) {
        if (u == r) { // u is the root - done
            u.colour = black;
            return;
        }
        Node<T> w = u.parent;
        if (w.left.colour == black) { // ensure left-leaning
            flipLeft(w);
            u = w;
            w = u.parent;
        }
        if (w.colour == black)
            return; // no red-red edge = done
        Node<T> g = w.parent; // grandparent of u
        if (g.right.colour == black) {
            flipRight(g);
            return;
        } else {
            pushBlack(g);
            u = g;
        }
    }
}
```

```
}
```

Metoda `insertFixup(u)` ima konstantni čas za iteracijo in vsaka iteracija, ali konča ali premakne `u` bližje korenju. Zato, metoda `insertFixup(u)` konča po $O(\log n)$ iteracijah in po $O(\log n)$ času.

9.2.4 Odstranitev

Operacija `remove(x)` v `RedBlackTree` je najbolj zahtevna za implementacijo in to velja za vse razlike rdeče-črnega drevesa. Tako kot operacija `remove(x)` v `BinarySearchTree`, ta operacija išče vozlišče `w` z enim otrokom, `u`, in spoji `w` iz drevesa tako, da `w.parent` posvoji `u`.

Težava lahko nastane takrat, ko je `w` črn, saj s tem kršimo lastnost višina-črnih v `w.parent`. Temu se lahko začasno izognemo z dodajenem `w.colour` do `u.colour`. To predstavlja dve težavi: (1) če se `u` in `w` obe začneta s črno, potem `u.colour + w.colour = 2` (dvojna-črna), ki pa ni veljavna. Če je bil `w` rdeč, se ga nadomesti s črnim vozliščem `u`, kateri lahko krši lastnost levo-poravnano pri `u.parent`. Obe težavi lahko rešimo tako, da pokličemo metodo `removeFixup(u)`.

Metoda `removeFixup(u)` prejme kot vhodni parameter vozlišče `u`, ki je črne (1) ali dvojno-črne barve (2). Če je `u` dvojno-črn, potem `removeFixup(u)` opravi vrsto vrtenj in prebarvanj tako, da dvojno-črno vozlišče premika navzgor po drevesu, dokler ni odpravljeno. Skozi ta postopek se vozlišče `u` spreminja, dokler ne pride do konca, `u` pa pripada korenju podrevesa, ki se je spremenil. Koren tega drevesa je lahko sedaj druge barve. Če je prešel iz rdeče na črno barvo, metoda `removeFixup(u)` na koncu preverja, če ujek starš krši lastnost levo-poravnano in če jo, to popravi.

```
RedBlackTree
void removeFixup(Node<T> u) {
    while (u.colour > black) {
        if (u == r) {
            u.colour = black;
        } else if (u.parent.left.colour == red) {
            u = removeFixupCase1(u);
```

```

    } else if (u == u.parent.left) {
        u = removeFixupCase2(u);
    } else {
        u = removeFixupCase3(u);
    }
}

if (u != r) { // restore left-leaning property if needed
    Node<T> w = u.parent;
    if (w.right.colour == red && w.left.colour == black) {
        flipLeft(w);
    }
}
}

```

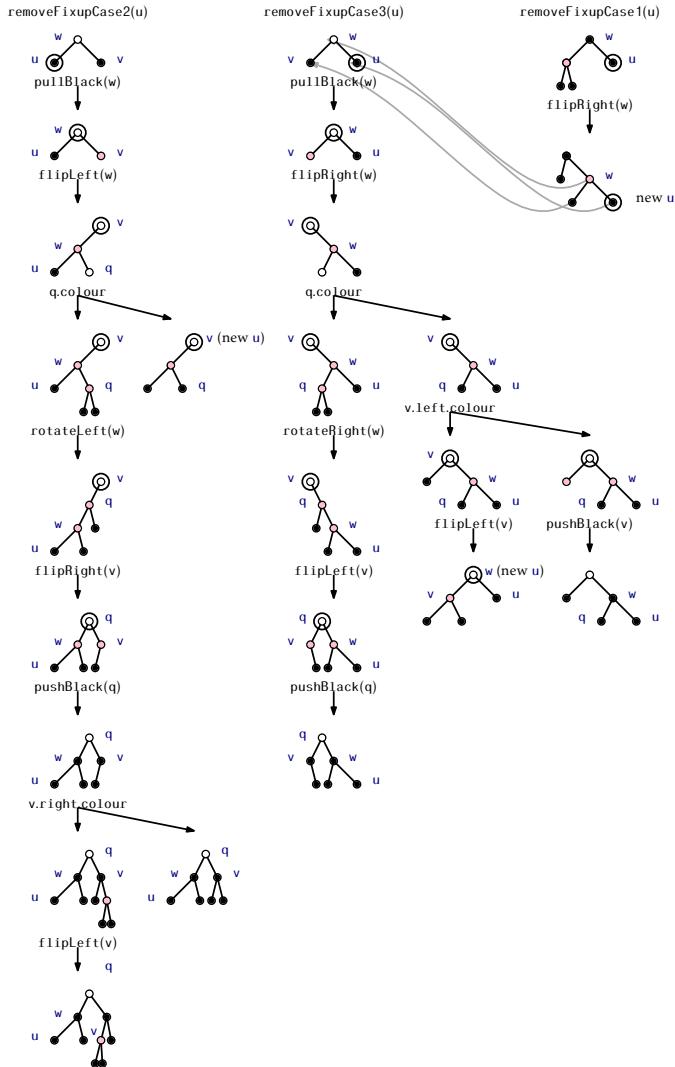
Metoda `removeFixup(u)` je predstavljena na 9.9. Naslednjemu besedilu bo težko, če ne kar nemogoče slediti, brez sklicevanja na 9.9. Vsaka ponovitev zanke v postopku `removeFixup(u)` dvojno-črnega vozlišča `u`, temelji na enemu od štirih primerov:

Primer 0: **u** je koren. To je najpreprostejšji primer. Prebarvali smo **u** v črno (s tem ne kršimo nobene lastnosti rdeče-črnega drevesa).

Primer 1: ujev sorodnik, v , je rdeč. V tem primeru, je ujev sorodnik levi otrok njegovega starša, w (z lastnostjo levo-poravnano). Opravimo desno rotacijo na w in nadaljujemo z naslednjo ponovitvijo. Upoštevamo, da ta ukrep povzroči, da w jev starš krši lasnost levo-poravnano in globina u naraste. To pomeni tudi, da bo naslednja ponovitev v Primer 3, z w obarvanim rdeče. Pri preučevanju Primer 3 spodaj, bomo videli, da se postopek ustavi med naslednjo ponovitvijo.

```
RedBlackTree<T> removeFixupCase1(Node<T> u) {  
    flipRight(u.parent);  
    return u;  
}
```

Primer 2: `ujev` sorodnik, `v`, je črn, `u` je levi otrok njegovega starša, `w`. V tem primeru pokličemo funkcijo `pullBlack(w)`, ki obarva `u` črno, `v` rdeče in spremeni barvo `w` v črno ali dvojno-črno. V tem primeru `w` ne izpolnjuje lastnosti levo-poravnano, zato to uredimo tako, da pokličemo `flipLeft(w)`.



Slika 9.9: Iteracija v procesu odpravljanje dvojno-črnega vozlišča po odstranitvi.

V tem trenutku je w rdeč, v pa je koren poddrevesa, v katerem smo začeli. Preveriti moramo še, če w ne povzroča kršitve lastnosti list-ni-rdeč. To naredimo tako, da preverimo w jevega desnega otroka q . Če je q črn, potem w izpolnjuje lastnost list-ni-rdeč in nadaljujemo z naslednjo ponovitvijo z $u = v$.

Sicer (q je rdeč) sta obe lastnosti, list-ni-rdeč – rdeče pravilo in levo-poravnano, kršeni pri q in w . Levo-poravnano popravimo s klicem `rotateLeft(w)`, sedaj nam ostane le še lastnost list-ni-rdeč, ki jo še vedno kršimo. V tem trenutku je q levi sin od v , w je levi sin od q , q in w sta rdeča, v je črn ali dvojno-črn. `flipRight(v)` popravi drevo tako, da je q sedaj starš tako od v kot od w . Tako zatem pokličemo `pushBlack(q)`, tako dobimo sledečo situacijo: v in w postaneta črna, q pa dobi originalno barvo od w .

Tako smo se znebili dvojno-črnega vozlišča ter ponovno vzpostavili lastnosti list-ni-rdeč in višina-črnih. Ostane nam samo še ena težava: če ima v desnega sina, ki je rdeč, kršimo lastnost levo-poravnano. To še preverimo ter pokličemo `flipLeft(v)`, ki nam to težavo odpravi, če je potrebno.

```
RedBlackTree
Node<T> removeFixupCase2(Node<T> u) {
    Node<T> w = u.parent;
    Node<T> v = w.right;
    pullBlack(w); // w.left
    flipLeft(w); // w is now red
    Node<T> q = w.right;
    if (q.colour == red) { // q-w is red-red
        rotateLeft(w);
        flipRight(v);
        pushBlack(q);
        if (v.right.colour == red)
            flipLeft(v);
        return q;
    } else {
        return v;
    }
}
```

Primer 3: u jev sorodnik je črn in u je desni otrok w . Primer je simetričen

Primeru 2 in ga rešujemo precej podobno. Razlikuje se v tem, da je lastnost levo-poravnano asimetrična, in zato ga obravnavamo drugače.

Kot pri prejšnjem, začnemo s klicem `pullBack(w)`, kar naredi `v` rdeče vozlišče in `u` črno. S klicem `flipRight(w)` postane `v` koren našega poddrevesa. Tako je `w` rdeč, zato sedaj ločimo dva primera glede na `q`, ki je levi sorodnik `w`.

Če je `q` rdeč, nam da isto situacijo kot pri Primer 2, vendar z olajševalno okoliščino, namreč, `v` nam ne more pokvariti lastnosti levo-poravnano.

Bolj zapleteno pa je v primeru, ko je `q` črne barve. Tu moramo preveriti barvo levega otroka vozlišča `v`. Če je ta rdeč, potem ima `v` dva rdeča sinova, zato pokličemo `pushBlack(v)`. Sedaj je `w` črn, `v` je prejšnje barve `w` in smo končali z urejanjem.

Če je `v`jev levi otrok črn, kršimo lastnost levo-poravnano. Vzpostavimo jo nazaj s klicem `flipLeft(v)`. Nato vrnemo vozlišče `v`, zato da se naslednja iteracija `removeFixup(u)` nadaljuje z `u = v`.

```
RedBlackTree
Node<T> removeFixupCase3(Node<T> u) {
    Node<T> w = u.parent;
    Node<T> v = w.left;
    pullBlack(w);
    flipRight(w); // w is now red
    Node<T> q = w.left;
    if (q.colour == red) { // q-w is red-red
        rotateRight(w);
        flipLeft(v);
        pushBlack(q);
        return q;
    } else {
        if (v.left.colour == red) {
            pushBlack(v); // both v's children are red
            return v;
        } else { // ensure left-leaning
            flipLeft(v);
            return w;
        }
    }
}
```

Vsaka iteracija `removeFixup(u)` se izvrši v konstantnem času. Primer 2 in 3 lahko proceduro končata, ali pa premakneta u bližje korenu drevesa. Primer 0 (kjer je u koren) se vedno konča, Primer 1 pelje v Primer 3, ki se prav tako konča. Ker vemo, da je višina drevesa največ $2\log n$, zaključimo, da imamo največ $O(\log n)$ iteracij procedure `removeFixup(u)`, torej se `removeFixup(u)` izvrši v $O(\log n)$ času.

9.3 Povzetek

Naslednji izrek povzema učinkovitost podatkovne strukture RedBlackTree :

Izrek 9.1. *RedBlackTree uporablja v mestnik SSet in omogoča, da se operacije `add(x)`, `remove(x)` in `find(x)` izvedejo v najslabšem času $O(\log n)$ na operacijo.*

Kar ni vključeno v zgornji teoriji, ima dodatni bonus:

Izrek 9.2. *Med vsemi metodi `addFixup(u)` in `removeFixup(u)` se vsako zaporedje operacij doda `j(x)` in `odstrani(x)` izvede v času $O(m)$, na zacetku ko je RedBlackTree prazen.*

Naredili smo samo skico dokaza za 9.2. S primerjanjem metod `addFixup(u)` in `removeFixup(u)`, z algoritmi za dodajanje ali odstranjevanje listov v 2-4 drevesu se lahko prepiščamo, da se ta lastnost deduje z 2-4 drevesa. Običajno, če lahko dokažemo, da je skupni čas porabljen za delitev, združevanje in zadolževanje v 2-4 drevesu $O(m)$, potem ta dokaz namišljajo na 9.2.

Dokaz tega izreka za 2-4 drevo uporablja potencial odplačne analize.² Definiraj potencial za notranje vozlišče u v 2-4 drevesu kot

$$\Phi(u) = \begin{cases} 1 & \text{če ima } u \text{ 2 otroka} \\ 0 & \text{če ima } u \text{ 3 otroke} \\ 3 & \text{če ima } u \text{ 4 otroke} \end{cases}$$

in potencial za 2-4 drevo kot vsoto potencialov za njegova vozlišča. Delitev se pojavi, ko se vozlišča s štirimi otroci razdelijo na dve vozlišči z

²Oglej si 2.2 in 3.1 dokaze za potencialno metodo v ostalih aplikacijah.

dvemi in tremi octroci. To pomeni, da se skupni potencial zmanjša za $3 - 1 - 0 = 2$. Ko pride do združevanja, se dve vozlišči z dvemi otroki zamenjata z vozliščem, ki ima tri otroke. Rezultat tega je zmanjšanje potenciala za $2 - 0 = 2$. Torej se za vsako delitev ali združitev potencial zmanjša za dva.

Nato bodite pozorni, da če zanemarimo delitev in združevanje vozlišč, temu sledi konstantno število vozlišč katerih število otrok je bilo s tem ali odstranitvijo lista spremenjeno. Ob dodajanju vozlišča se nekemu vozlišču število otrok poveča za ena, s tem pa povečamo potencial za največ tri. Med odstranitvijo lista, se vozlišču zmanjša število otrok za ena, potencial pa se mu poveča največ za ena. Ob tem sta lahko v odstranjevanje vključeni dve vozlišči s čimer se njun potencial poveča za največ ena.

Kot povzetek torej sledi, da lahko vsaka združitev ali delitev povzroči zmanjšanje potenciala za vsaj dva. V primeru, da ne upoštevamo združitev ter delitev pri dodajanju oziroma odstranjevanju, pa lahko povzroči povečanje potenciala za največ tri. Potencial je vedno ne-negativno število. Zatorej je število združitev ter delitev, povzročenih s strani m dodajanj oziroma odstranjevanj, na prvotno praznem drevesu največ $3m/2$. [9.2](#) izhaja iz te analize in povezav med 2-4 drevesi in rdeče-črnimi drevesi.

9.4 Razprava in naloge

Rdeče-črna drevesa sta prvič predstavila Guibas in Sedgewick [?]. Kljub njihovi visoki zapletenosti izvedbe so najdeni v nekaterih najbolj pogosto uporabljenih knjižnjicah in aplikacijah. Večina algoritmov in učbenikov o podatkovnih strukturah razpravlja o nekaj različicah rdeče-črnih dreves.

Andersson [?] je predstavil levo-visečo različico uravnalanega drevesa, ki je podobna rdeče-črnim drevesom, vendar z omejitvijo, da ima vsako vozlišče lahko največ enega rdečega otroka. Zaradi omenjene omejitve je izvedba 2-3 dreves veliko pogostejša od 2-4 dreves. Ta so veliko preprostejša kot podatkovna struktura RedBlackTree predstavljenih v tem poglavju.

Sedgewick [?] opisuje dve verziji levo-visečih rdeče-črnih dreves. Te uporabljajo rekurzijo, skupaj s simulacijo delitvije od zgoraj navzdol in

združevanje v 2-4 drevesih. Kombinacija obeh tehnik nam omogoča zelo kratek in eleganten zapis kode.

Povezana, a starejša, podatkovna struktura je *AVL tree* [?]. AVL drevesa so *height-balanced*: V vsakem vozlišču u se višina levega poddrevesa $u.left$ ter desnega poddrevesa $u.right$ razlikuje za največ ena. Iz tega sledi: če je $F(h)$ najmanje število listov drevesa višine h , potem se $F(h)$ uvršča v okvir Fibonaccijevega zaporedja

$$F(h) = F(h - 1) + F(h - 2)$$

z osnovnima primeroma $F(0) = 1$ in $F(1) = 1$. $F(h)$ je tako približno $\varphi^h/\sqrt{5}$, kjer je $\varphi = (1 + \sqrt{5})/2 \approx 1.61803399$ is the *golden ratio*. (Bolj natančno $|\varphi^h/\sqrt{5} - F(h)| \leq 1/2$.) S pomočjo utemeljitve v 9.1, to pomeni

$$h \leq \log_{\varphi} n \approx 1.440420088 \log n ,$$

torej imajo AVL drevesa manjšo višino kot rdeče-črna drevesa. Višina je lahko vzdrževana med izvajanjem dodaj(x) in odstrani(x) operacij z sprehodom navzgor do korena drevesa, med katerim se izvede uravnoteženje vsakega vozlišču u , katerega višina levega in desnega poddrevesa se razlikuje za dva. Glej 9.10.

Uporaba Anderssonove in Sadgewickove različice rdeče-črnih dreves in uporaba AVL dreves je enostavnejša kot uporaba strukture RedBlackTree. Žal pa ne more nobena od njih zagotavljati, da bi bil amortizacijski čas $O(1)$, za vsako posodobitev uravnovešen. Zlasti zato, ker te strukture nemoremo primerjati z 9.2.

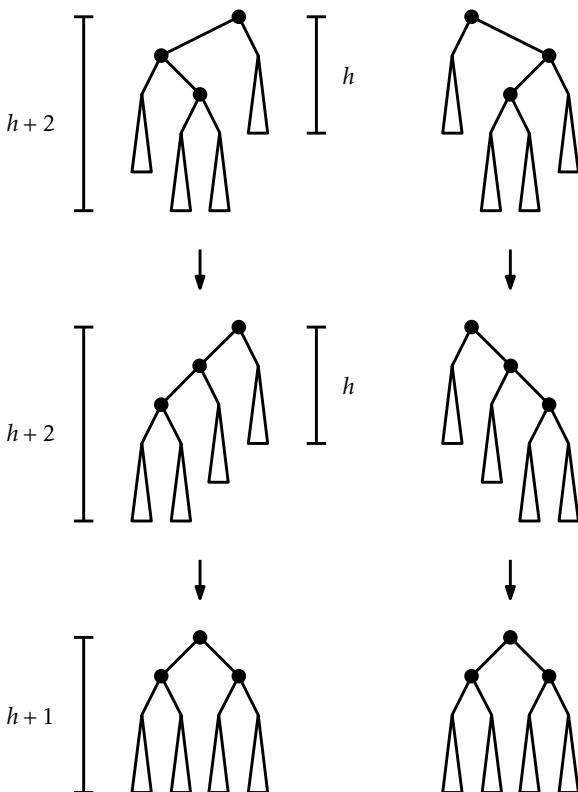
Naloga 9.1. Nariši 2-4 drevo, ki ustreza RedBlackTree iz 9.11.

Naloga 9.2. Nariši dodajanje elementov 13, 3.5 in 3.3 na RedBlackTree iz 9.11.

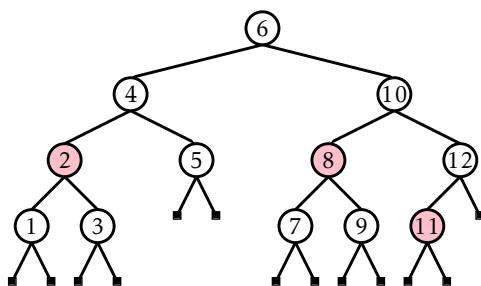
Naloga 9.3. Nariši odstranjevanje elementov 11, 9, ter 5 na RedBlackTree iz 9.11.

Naloga 9.4. Pokaži, da za poljubno velike vrednosti n , obstaja rdeče-črno drevo z n vozlišči, ki imajo višino $2\log n - O(1)$.

Naloga 9.5. Preuči operaciji pushBlack(u) and pullBlack(u). Kaj naredijo ti dve operaciji na 2-4 drevesu, ki temelji na simulaciji z rdeče-črnim drevesom.



Slika 9.10: Uravnoteženje v AVL drevesih. Največ dve rotaciji sta potrebni, da vozlišče s poddrevesoma višine h in $h+2$ sprememimo v vozlišče s poddrevesoma višine $h+1$.



Slika 9.11: A red-black tree on which to practice.

Naloga 9.6. Pokaži, da za poljubno velike vrednosti n , obstaja zaporedje ukazov doda $j(x)$ in odstrani(x), ki vodi do rdeče-črnega drevesa z n vozlišči, ki imajo višino $2\log n - O(1)$.

Naloga 9.7. Zakaj metoda `odstrani(x)` v RedBlackTree izvede operacijo `u.parent = w.parent?` Naj nebi bilo to storjeno že z klicem metode `splice(w)`?

Naloga 9.8. Predvidevaj, da ima 2-4 drevo T , n_ℓ listov in n_i notranjih vozlišč.

1. Kakšna je najmanjša vrednost n_i , kot funkcija n_ℓ ?
2. Kakšna je največja vrednost n_i , kot funkcija n_ℓ ?
3. Če je T' rdeče-črno drevo, ki predstavlja T , koliko ima potem T' rdečih vozlišč?

Naloga 9.9. Predpostavimo, da imamo binarno iskalno drevo z n vozlišči in višini največ $2\log n - 2$. je možno, da vedno pobarvamo vozlišča tako, da drevo zadošča pogoju črne višine in pogoju da rob ni rdeč? Če da, ali potem zadošča tudi lastnostim levo-visečih dreves?

Naloga 9.10. Predpostavimo, da imamo dva rdeče-črna drevesa T_1 in T_2 , ki imata enako višino črnih vozlišč h in, da je največji ključ v T_1 manjši od najmanjšega ključa v T_2 . Prikaži kako se združita drevesi T_1 in T_2 v eno rdeče-črno drevo v času $O(h)$.

Naloga 9.11. Nadgradi rešitev iz 9.10, da bo veljala tudi za drevesi T_1 in T_2 , ki imata različni višini črnih vozlišč, $h_1 \neq h_2$. Čas izvajanja naj bo $O(\max\{h_1, h_2\})$.

Naloga 9.12. Dokaži, da mora AVL drevo pri izvajanju `add(x)` metode, izvesti največ eno operacijo uravnovešenja (vključuje največ dve rotaciji; glej 9.10). Podaj primer AVL drevesa in klica metode `remove(x)` na tem drevesu, ki zahteva log n operacij uravnovešenja.

Naloga 9.13. Napiši razred `AVLTree`, ki uporablja AVL drevo kot je opisano zgoraj. Primerjaj hitrost izvajanja s hitrostjo RedBlackTree. Katera izvedba ima hitrejšo operacijo `find(x)`?

Naloga 9.14. Oblikuj in izvedi vrsto poskusov, da primerjamo relativno uspešnost metod `find(x)`, `add(x)`, in `remove(x)` for the SSet implemeentations SkipListSSet, ScapegoatTree, Treap, and RedBlackTree. Bodite prepričani, da vključite več testnih primerov, vključno s primeri, ko so podatki naključno razporejeni, že razporejeni, jih odstranite, ko so urejeni in tako naprej.

Poglavlje 10

Kopice

V tem poglavju si bomo pogledali 2 implementacije zelo uporabne podatkovne strukture Polje s prednostjo. Obe od teh dveh struktur sta posebne oblike Binarnega drevesa imenovani *Kopica*, kar pomeni "neorganizirana kopica". To je v nasprotju z binarnimi iskalnimi drevesi pri katerih pomislimo na zelo urejeno kopico.

Prva izvedba kopic uporablja polje, da simuliramo popolno binarno drevo. Ta zelo hitra implementacija je osnova za enega izmed najhitrejših znanih sortirnih algoritmov, in sicer Kopično urejanje. (glej ??).

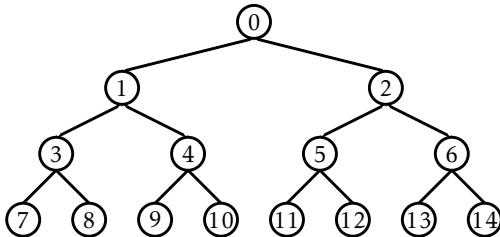
Druga implementacija je bazirana na bolj fleksiblilih binarnih drevesih, ki podpirajo `meld(h)` operacijo, ki omogoča vrsti s prednostjo, da obsorbira elemente druge vrste s prednostjo `h`.

10.1 BinarnaKopica: implicitno binarno drevo

Naša prva implementacija Vrste (s prednostjo) temelji na tehniki, ki je stara preko 400 let. *Eytzingerjeva metoda* nam omogoča, da predstavimo popolno binarno drevo kot polje, v katerem imamo vozlišča postavljena v vrsto iz leve proti desni. (glej 6.1.2). Na ta način je koren drevesa shranjen na poziciji 0, njegov levi otrok je shranjen na poziciji 0, njegov desni otrok na poziciji 1, levi otrok na 2, levi otrok otroka na poziciji 3 in tako naprej. Glej 10.1.

Če uporabimo Eytzingerjevo metodo na dovolj velikih drevesih se začnejo pojavljati vzorci. Levi otrok vozlišča pri indexu `i` je na indexu `left(i) =`

Kopice



0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	----	----	----	----	----

Slika 10.1: Eytzingerjeva metoda predstavlja popolno binarno drevo kot polje.

$2i + 1$ in desni otrok vozlišča pri indexu i je na indexu $\text{right}(i) = 2i + 2$. Starš vozlišča pri indexu i pa je na $\text{parent}(i) = (i - 1)/2$.

BinaryHeap

```

int left(int i) {
    return 2*i + 1;
}
int right(int i) {
    return 2*i + 2;
}
int parent(int i) {
    return (i-1)/2;
}
  
```

BinarnaKopica uporablja to tehniko, da implicitno predstavi popolno binarno drevo v katerem so elementi *Kopično urejeni*: Vrednost shranjena na katerem koli indexu i ni manjša kot vrednost shranjena na katerem koli indexu $\text{parent}(i)$ razen izjeme vrednosti korena $i = 0$. To nam omogoča, da je najmanjša vrednost **vrste** s prednostjo tako na shranjena na poziciji 0 (koren).

V Binarni kopici, je **n** elementov shranjenih v tabeli **a**:

BinaryHeap

```

T[] a;
int n;
  
```

Implementacija operacije doda $j(x)$ je preprosta. Kot vse strukture bazirane na polju najprej pogledamo, če je a poln (preverimo $a.length = n$) in če je, povečamo a . Nato x zapišemo na mesto $a[n]$ in povečamo n . Na tej točki je potrebno storiti samo še to, da zagotovimo lastnost kopice. To storimo tako, da zamenjujemo x z njegovim staršem, dokler ni x manjši od svojega starša. See ??.

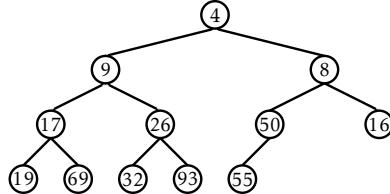
```
BinaryHeap
boolean add(T x) {
    if (n + 1 > a.length) resize();
    a[n++] = x;
    bubbleUp(n-1);
    return true;
}
void bubbleUp(int i) {
    int p = parent(i);
    while (i > 0 && compare(a[i], a[p]) < 0) {
        swap(i,p);
        i = p;
        p = parent(i);
    }
}
```

Implementacija `remove()` operacije, katera odstarani najmanjšo vrednost v kopici, je nekoliko težje. Vemo, kje je najmanjni element (v kořenu), vendar ga moramo po odstranitvi nadomestiti in zagotoviti, da ohranjamo lastnosti kopice.

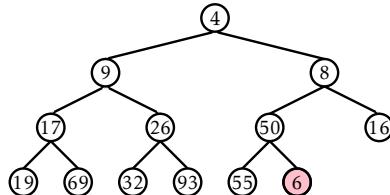
Najlažji način, da to naredimo je, da kořen nadomestimo z vrednostjo $a[n - 1]$, zbrisemo vrednost in zmanjšamo n . Na žalost novi kořen najverjetneje ni najmanjni element, zato ga moramo prestaviti po kopici navzdol. To naredimo tako, da rekurzivno primerjamo element z njegovimi otroki. V primeru, da je element v kopici najmanjni smo končali, v nasprotnem primeru ga zamenjamo z najmanjšim od njegovih otrok in nadaljujemo ta postopek rekurzivno.

```
BinaryHeap
T remove() {
    T x = a[0];
    a[0] = a[--n];
```

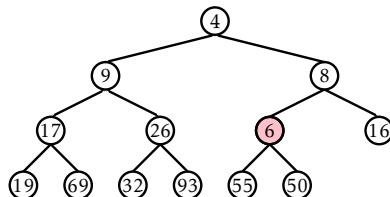
Kopice



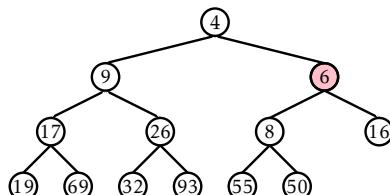
4	9	8	17	26	50	16	19	69	32	93	55			
---	---	---	----	----	----	----	----	----	----	----	----	--	--	--



4	9	8	17	26	50	16	19	69	32	93	55	6		
---	---	---	----	----	----	----	----	----	----	----	----	---	--	--



4	9	8	17	26	6	16	19	69	32	93	55	50		
---	---	---	----	----	---	----	----	----	----	----	----	----	--	--



4	9	6	17	26	8	16	19	69	32	93	55	50		
---	---	---	----	----	---	----	----	----	----	----	----	----	--	--

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14

Slika 10.2: Dodajanje elementa 6 v Binarno kopico.

```

    trickleDown(0);
    if (3*n < a.length) resize();
    return x;
}
void trickleDown(int i) {
    do {
        int j = -1;
        int r = right(i);
        if (r < n && compare(a[r], a[i]) < 0) {
            int l = left(i);
            if (compare(a[l], a[r]) < 0) {
                j = l;
            } else {
                j = r;
            }
        } else {
            int l = left(i);
            if (l < n && compare(a[l], a[i]) < 0) {
                j = l;
            }
        }
        if (j >= 0) swap(i, j);
        i = j;
    } while (i >= 0);
}

```

Kot ostale implementirane strukture polja, bomo mi ignorirali porabljjen čas v celicah za funkcijo povecaj(), ker se to lahko obračunava na amortizacijskem argumentu iz Lemma 2.1. Pretečeni čas za doda j(x) in odstrani() je odvisen od višine (implicitnega) binarnega drevesa. Na srečo je to *popolno* Binarno drevo; vsak nivo, razen zadnji ima maximalno število vozlišč. Tako, je višina drevesa enaka h in ima najmanj 2^h vozlišč. Začnimo na ta način:

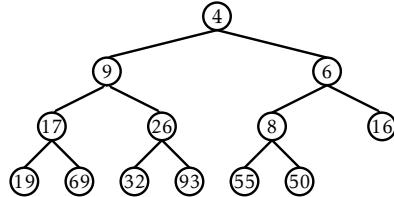
$$n \geq 2^h .$$

Algoritom nam da na obeh straneh enačbe

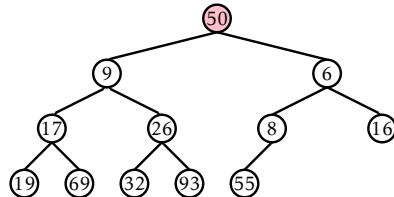
$$h \leq \log n .$$

tako obe, doda j(x) in odstrani() operaciji tečeta v $O(\log n)$ času.

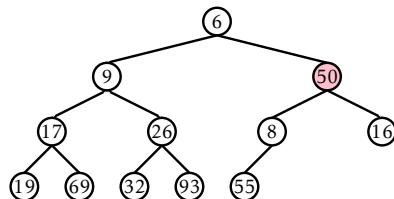
Kopice



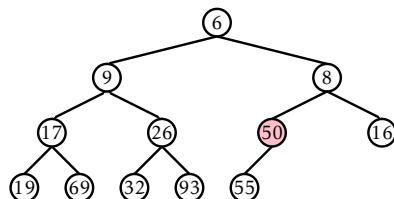
4	9	6	17	26	8	16	19	69	32	93	55	50		
---	---	---	----	----	---	----	----	----	----	----	----	----	--	--



50	9	6	17	26	8	16	19	69	32	93	55			
----	---	---	----	----	---	----	----	----	----	----	----	--	--	--



6	9	50	17	26	8	16	19	69	32	93	55			
---	---	----	----	----	---	----	----	----	----	----	----	--	--	--



6	9	8	17	26	50	16	19	69	32	93	55			
---	---	---	----	----	----	----	----	----	----	----	----	--	--	--

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14

Slika 10.3: Odstranjevanje najmanjšega elementa, 4, iz BinarnoKopice.

10.1.1 Povzetek

Naslednji teorem povzame uspešnost BinarneKopice.

Izrek 10.1. BinarnaKopica implementira Polje (s prednostjo). Ignoriramo ceno polja da se poveča resize(), Binarna Kopica podpira operaciji doda j(x) in odstrani() v času $O(\log n)$ na operacijo.

Poleg tega, začnimo s prazno BinarnaKopica, katero koli zaporedje m doda j(x) in odstrani() operacij je rezultat skupaj $O(m)$ čas enak porabljen za vse klice funkcije resize().

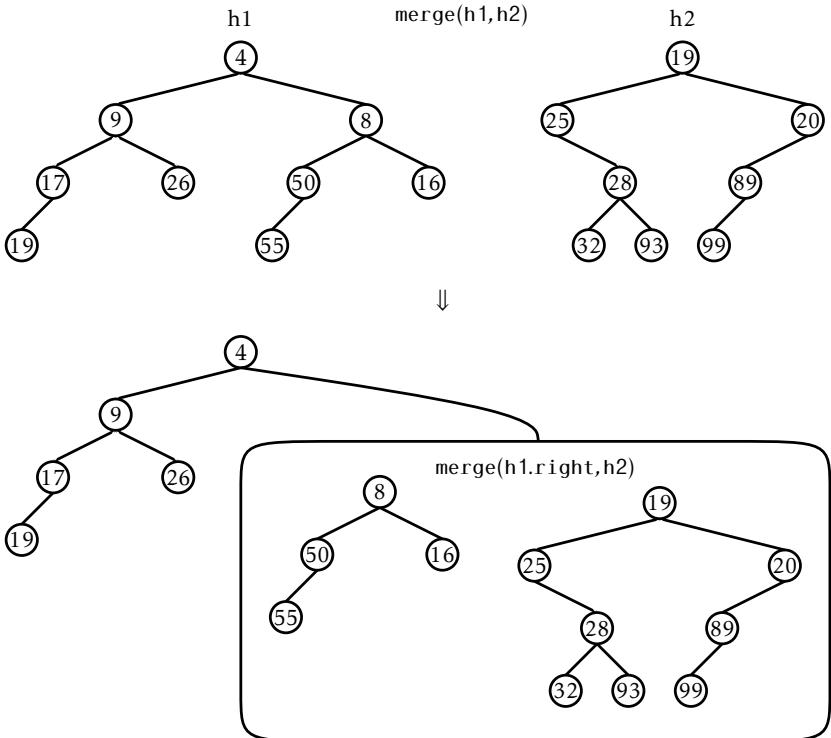
10.2 MeldableHeap: A Randomized Meldable Heap

In this section, we describe the MeldableHeap, a priority Queue implementation in which the underlying structure is also a heap-ordered binary tree. However, unlike a BinaryHeap in which the underlying binary tree is completely defined by the number of elements, there are no restrictions on the shape of the binary tree that underlies a MeldableHeap; anything goes.

The add(x) and remove() operations in a MeldableHeap are implemented in terms of the merge($h1, h2$) operation. This operation takes two heap nodes $h1$ and $h2$ and merges them, returning a heap node that is the root of a heap that contains all elements in the subtree rooted at $h1$ and all elements in the subtree rooted at $h2$.

The nice thing about a merge($h1, h2$) operation is that it can be defined recursively. See 10.4. If either $h1$ or $h2$ is nil , then we are merging with an empty set, so we return $h2$ or $h1$, respectively. Otherwise, assume $h1.x \leq h2.x$ since, if $h1.x > h2.x$, then we can reverse the roles of $h1$ and $h2$. Then we know that the root of the merged heap will contain $h1.x$, and we can recursively merge $h2$ with $h1.\text{left}$ or $h1.\text{right}$, as we wish. This is where randomization comes in, and we toss a coin to decide whether to merge $h2$ with $h1.\text{left}$ or $h1.\text{right}$:

```
MeldableHeap  
Node<T> merge(Node<T> h1, Node<T> h2) {  
    if (h1 == nil) return h2;
```



Slika 10.4: Merging *h1* and *h2* is done by merging *h2* with one of *h1.left* or *h1.right*.

```

if (h2 == nil) return h1;
if (compare(h2.x, h1.x) < 0) return merge(h2, h1);
// now we know h1.x <= h2.x
if (rand.nextBoolean()) {
    h1.left = merge(h1.left, h2);
    h1.left.parent = h1;
} else {
    h1.right = merge(h1.right, h2);
    h1.right.parent = h1;
}
return h1;
}

```

In the next section, we show that `merge(h1, h2)` runs in $O(\log n)$ expec-

ted time, where n is the total number of elements in h_1 and h_2 .

With access to a `merge(h1, h2)` operation, the `add(x)` operation is easy. We create a new node u containing x and then merge u with the root of our heap:

```
boolean add(T x) {  
    Node<T> u = newNode();  
    u.x = x;  
    r = merge(u, r);  
    r.parent = nil;  
    n++;  
    return true;  
}
```

This takes $O(\log(n+1)) = O(\log n)$ expected time.

The `remove()` operation is similarly easy. The node we want to remove is the root, so we just merge its two children and make the result the root:

```
T remove() {  
    T x = r.x;  
    r = merge(r.left, r.right);  
    if (r != nil) r.parent = nil;  
    n--;  
    return x;  
}
```

Again, this takes $O(\log n)$ expected time.

Additionally, a `MeldableHeap` can implement many other operations in $O(\log n)$ expected time, including:

- `remove(u)`: remove the node u (and its key $u.x$) from the heap.
- `absorb(h)`: add all the elements of the `MeldableHeap` h to this heap, emptying h in the process.

Each of these operations can be implemented using a constant number of `merge(h1, h2)` operations that each take $O(\log n)$ expected time.

10.2.1 Analysis of `merge(h1, h2)`

The analysis of `merge(h1, h2)` is based on the analysis of a random walk in a binary tree. A *random walk* in a binary tree starts at the root of the tree. At each step in the random walk, a coin is tossed and, depending on the result of this coin toss, the walk proceeds to the left or to the right child of the current node. The walk ends when it falls off the tree (the current node becomes `nil`).

The following lemma is somewhat remarkable because it does not depend at all on the shape of the binary tree:

Lema 10.1. *The expected length of a random walk in a binary tree with n nodes is at most $\log(n + 1)$.*

Dokaz. The proof is by induction on n . In the base case, $n = 0$ and the walk has length $0 = \log(n + 1)$. Suppose now that the result is true for all non-negative integers $n' < n$.

Let n_1 denote the size of the root's left subtree, so that $n_2 = n - n_1 - 1$ is the size of the root's right subtree. Starting at the root, the walk takes one step and then continues in a subtree of size n_1 or n_2 . By our inductive hypothesis, the expected length of the walk is then

$$E[W] = 1 + \frac{1}{2} \log(n_1 + 1) + \frac{1}{2} \log(n_2 + 1) ,$$

since each of n_1 and n_2 are less than n . Since \log is a concave function, $E[W]$ is maximized when $n_1 = n_2 = (n - 1)/2$. Therefore, the expected number of steps taken by the random walk is

$$\begin{aligned} E[W] &= 1 + \frac{1}{2} \log(n_1 + 1) + \frac{1}{2} \log(n_2 + 1) \\ &\leq 1 + \log((n - 1)/2 + 1) \\ &= 1 + \log((n + 1)/2) \\ &= \log(n + 1) . \end{aligned} \quad \square$$

We make a quick digression to note that, for readers who know a little about information theory, the proof of 10.1 can be stated in terms of entropy.

Information Theoretic Proof of 10.1. Let d_i denote the depth of the i th external node and recall that a binary tree with n nodes has $n + 1$ external nodes. The probability of the random walk reaching the i th external node is exactly $p_i = 1/2^{d_i}$, so the expected length of the random walk is given by

$$H = \sum_{i=0}^n p_i d_i = \sum_{i=0}^n p_i \log(2^{d_i}) = \sum_{i=0}^n p_i \log(1/p_i)$$

The right hand side of this equation is easily recognizable as the entropy of a probability distribution over $n + 1$ elements. A basic fact about the entropy of a distribution over $n + 1$ elements is that it does not exceed $\log(n + 1)$, which proves the lemma. \square

With this result on random walks, we can now easily prove that the running time of the `merge(h1, h2)` operation is $O(\log n)$.

Lema 10.2. *If `h1` and `h2` are the roots of two heaps containing n_1 and n_2 nodes, respectively, then the expected running time of `merge(h1, h2)` is at most $O(\log n)$, where $n = n_1 + n_2$.*

Dokaz. Each step of the merge algorithm takes one step of a random walk, either in the heap rooted at `h1` or the heap rooted at `h2`. The algorithm terminates when either of these two random walks fall out of its corresponding tree (when `h1 = null` or `h2 = null`). Therefore, the expected number of steps performed by the merge algorithm is at most

$$\log(n_1 + 1) + \log(n_2 + 1) \leq 2 \log n .$$

\square

10.2.2 Summary

The following theorem summarizes the performance of a `MeldableHeap`:

Izrek 10.2. *A `MeldableHeap` implements the (priority) Queue interface. A `MeldableHeap` supports the operations `add(x)` and `remove()` in $O(\log n)$ expected time per operation.*

10.3 Discussion and Exercises

The implicit representation of a complete binary tree as an array, or list, seems to have been first proposed by Eytzinger [?]. He used this representation in books containing pedigree family trees of noble families. The `BinaryHeap` data structure described here was first introduced by Williams [?].

The randomized `MeldableHeap` data structure described here appears to have first been proposed by Gambin and Malinowski [?]. Other meldable heap implementations exist, including leftist heaps [?, ?, Section 5.3.2], binomial heaps [?], Fibonacci heaps [?], pairing heaps [?], and skew heaps [?], although none of these are as simple as the `MeldableHeap` structure.

Some of the above structures also support a `decreaseKey(u, y)` operation in which the value stored at node *u* is decreased to *y*. (It is a precondition that $y \leq u.x$.) In most of the preceding structures, this operation can be supported in $O(\log n)$ time by removing node *u* and adding *y*. However, some of these structures can implement `decreaseKey(u, y)` more efficiently. In particular, `decreaseKey(u, y)` takes $O(1)$ amortized time in Fibonacci heaps and $O(\log \log n)$ amortized time in a special version of pairing heaps [?]. This more efficient `decreaseKey(u, y)` operation has applications in speeding up several graph algorithms, including Dijkstra's shortest path algorithm [?].

Naloga 10.1. Illustrate the addition of the values 7 and then 3 to the `BinaryHeap` shown at the end of 10.2.

Naloga 10.2. Illustrate the removal of the next two values (6 and 8) on the `BinaryHeap` shown at the end of 10.3.

Naloga 10.3. Implement the `remove(i)` method, that removes the value stored in `a[i]` in a `BinaryHeap`. This method should run in $O(\log n)$ time. Next, explain why this method is not likely to be useful.

Naloga 10.4. A *d*-ary tree is a generalization of a binary tree in which each internal node has *d* children. Using Eytzinger's method it is also possible to represent complete *d*-ary trees using arrays. Work out the equations

that, given an index i , determine the index of i 's parent and each of i 's d children in this representation.

Naloga 10.5. Using what you learned in 10.4, design and implement a *DaryHeap*, the d -ary generalization of a *BinaryHeap*. Analyze the running times of operations on a *DaryHeap* and test the performance of your *DaryHeap* implementation against that of the *BinaryHeap* implementation given here.

Naloga 10.6. Illustrate the addition of the values 17 and then 82 in the *MeldableHeap* $h1$ shown in 10.4. Use a coin to simulate a random bit when needed.

Naloga 10.7. Illustrate the removal of the next two values (4 and 8) in the *MeldableHeap* $h1$ shown in 10.4. Use a coin to simulate a random bit when needed.

Naloga 10.8. Implement the `remove(u)` method, that removes the node u from a *MeldableHeap*. This method should run in $O(\log n)$ expected time.

Naloga 10.9. Show how to find the second smallest value in a *BinaryHeap* or *MeldableHeap* in constant time.

Naloga 10.10. Show how to find the k th smallest value in a *BinaryHeap* or *MeldableHeap* in $O(k \log k)$ time. (Hint: Using another heap might help.)

Naloga 10.11. Suppose you are given k sorted lists, of total length n . Using a heap, show how to merge these into a single sorted list in $O(n \log k)$ time. (Hint: Starting with the case $k = 2$ can be instructive.)

Poglavlje 11

Algoritmi za urejanje

Hitro urejanje ali *quicksort* algoritom je še en klasični ‐deli in vladaj‐ algoritmom. V nasprotju z algoritmom zlivanja (mergesort), kateri združuje po rešitvi dveh podproblemov, algoritom hitrega urejanja počne vse svoje delo vnaprej.

Algoritom lahko preprosto opišemo tako: Izberemo naključni delilni element, ki ga imenujemo pivot, x . Dobimo ga iz a ; Particija a je sestavljena iz sklopa elementov manjših kot x , sklopa elementov enakih kot x in niz elementov večjih od x ; na koncu pa rekurzivno razvrstimo prvi in tretji sklop števil v tej particiji. Primer je prikazan na sliki 11.3.

Slika 11.3: Primer izvedbe algoritma hitrega urejanja ($a, 0, 14, c$)

Vse to je narejeno v enem koraku, tako da namesto ustvarjanja kopij urejenih podseznamov, quickSort(a, i, n, c) metoda razvršča samo podseznam $a[i], \dots, a[i + n - 1]$. Prvotno kličemo to metodo kot quickSort($a, 0, a.length, c$).

V središču quicksort algoritma je algoritom delitve na mestu. Ta algoritmom, brez uporabe dodatnega prostora, zamenja elemente v a in izračuna indekse p in q tako da:

$$a[i]\{$$

Ta delitev, ki se opravi z ‐while‐ zanko v sami kodi, deluje s

ponavljanjočim povečanjem p-ja in zmanjševanjem q-ja ob ohranjanju prvega in zadnjega od teh pogojev (p in q). V vsakem koraku element na položaju j je premaknjen levo na prvo mesto, ali pa je premaknjen na zadnje mesto. V prvih dveh primerih, je j povečan, v zadnjem primeru j ni povečan, zato ker nov element na položaju j še ni bil obdelan.

Quicksort algoritmom je zelo tesno povezan z naključnim binarnim iskalnim drevesom, opisan v poglavju 7.1. Dejansko, če poženemo quicksort algoritmom nad n različnimi elementi, potem je quicksort rekurzivno drevo naključno iskalno drevo. Da bi to videli, se moramo spomniti, kako gradimo naključno binarno iskalno drevo. Najprej naključno izberemo element x in ga postavimo za koren drevesa. Tako za tem, vsak naslednji element primerjamo z x-om. Manjše elemente postavljamo v levo stran poddrevesa in večje elemente v desno stran poddrevesa.

S tem algoritmom, izberemo naključni element x in takoj za tem primerjamo vse s tem x-om. Najmanjše elemente postavimo na začetek polja in večje elemente postavimo na konec polja. Quicksort algoritmom nato rekurzivno uredi začetek in konec polja, medtem ko naključno iskalno drevo rekurzivno vstavi manjše elemente v levo poddrevo korena in večje elemente v desno poddrevo korena.

Zgornje ujemanje med naključnim binarnim iskalnim drevesom in algoritmom hitrega urejanja, lahko uporabimo za Lemo 7.1

Lemma 11.1. *Ko kličemo algoritmom quicksort za urejanje polja, ki vsebuje cela števila $0, \dots, n - 1$ pričakovano število primerjav elementa s pivot elementom je $H_{i+1} + H^{n-i}$.*

Malo seštevanja harmoničnih števil nam daje naslednji izrek o času delovanja, katerega porabi algoritmom:

Izrek 11.2. *Ko quicksort algoritmom uporabimo za urejanje polja z n različnimi elementi, pričakujemo največje število opravljenih primerjav $2n\ln n + O(n)$.*

Proof. Naj bo T število primerjav opravljenih z algoritmom quicksort, ko

razvrš ča n razlčne elemente. Z uporabo Leme 11.1, imamo:

Izrek 11.3 opisuje primer, kjer so razvrš čeni elementi vsi različni. Ko vhodna matrika, a, vsebuje podvojene elemente, pričakovani čas delovanja za hitro urejanje ni nič slabši, in je lahko celo boljši; vedno ko je podvojeni element x izbran kot element pivot a, vse pojavitve x-a se združijo in jih kasneje ne vključimo v enem od dveh podproblemov.

Izrek 11.3. *Quicksort(a, c) metoda ima pričakovani čas izvedbe $O(n \log n)$ in pričakovano število primerjav, ki jih opravi, je v večini $2n \ln n + O(n)$.*

11.1 Diskusija in Naloge

Sortiranje je osnovni algoritemski problem v računalništvu in ima dolgo zgodovino. Knuth [?] pripisuje alogritem sortiranja z zlivanjem von Neumann(1945). Hitro urejanje je last Hoare [?]. Originalno urejanje s kopico je last Williams [?], ampak verzija, ki je tu predstavljena(v kateri se kopica gradi iz spodaj nazvgor v $O(n)$ času) je last Floyd [?]. Spodnje meje za sortiranje s primerjavami se zdijo folklorne. Naslednja tabela povzame izvedbo teh algoritmov za urenjanje s primerjavami:

	primerjave	na mestu
Urejanje z zlivanjem	$n \log n$ najslabši primer	Ne
Hitro urejanje	$1.38n \log n + O(n)$ pričakovano	Da
Urejanje s kopico	$2n \log n + O(n)$ najslabši primer	Da

Vsi te alogritmi urejanje s primerjanjem imajo svoje prednosti in slabosti. Urejanje z zlivanjem naredi najmanj primerjav in se ne zanaša na naključnost. Na žalost, uporablja pomožno tabelo med fazo zlivanja. Dodeljevanje pomnilnika tej tabeli je lahko dragoo in ima potencial, da je to usodnno za algoritom, če je količina spomina omejena. Hitro urejanje je alogritem urejanja *na mestu* in je blizu na drugem mestu v številu primerjav, ampak je naključno, zato čas izvajanja ni vedno zagotovljen. Urejanje s kopico naredi največ primerjav, ampak je urejanje na mestu in je deterministično.

Obstaja en primer, v katerem je urejanje s kopico očiten zmagovalec; to se zgodi pri sortiraju povezanega seznama. V tem primeru, ne

potrebujemo pomožne tabele; dva urejena povezana seznama, se zelo lahko zljieta v en urejen povezan seznam z uporabo manipulacije kazalcev (glej 11.2).

Algoritma urejanja s štetjem in urejanja po delih opisana tu, je last Seward [?, Section 2.4.6]. Ampak različice urejanja po delih so v uporabi že od 20 let 20. stoletja, za urejanje luknjanih kartic z uporabo strojev za urejanje luknjanih kartic. Te stroji lahko uredijo kup kartic v dva kupa, glede na obstoj (ali neobstoj) ljuknice na specifični lokaciji na kartici. Ponovitev tega procesa, za drugo luknjico nam da implementacijo urejanja po delih.

Na koncu, opazimo, da urejanje s štetjem in po delih lahko uporabimo, za urejanje drugih vrst številk razen ne negativnih celih števil.

Enostavne spremembe urejanja s štetjem lahko sortirajo cela števila v kateremkoli intervalu $\{a, \dots, b\}$, v $O(n + b - a)$ času. Podobno, urejanje po delih lahko ureja cela števila na enakem intervalu v $O(n(\log_n(b - a)))$ času. Na koncu, lahko oba algoritma uporabimo za urejanje števil s plavajočo vejico v IEEE 754 formatu plavjoče vejice. To lahko naredimo zato, ker je IEEE format narejen tako, da dovoljuje primerjavo dveh števil s plavajočo vejico glede na njuni vrednosti, kot če bi bili celi števili v predznačeni dvojiški predstavitvi [?].

Naloga 11.1. Ilustriraje izvedbo urejanje z zlivanjem in urejanja s kopico na vhodni tabeli, ki vsebuje 1, 7, 4, 6, 2, 8, 3, 5. Naredite vzorčno ilustracijo ene možnosti izvede hitrega urejanja na isti tabeli.

Naloga 11.2. Implementirajte verzijo algoritma za urejanje z zlivanjem, ki sortirajo dvojno povezan seznam, brez uporabe pomožne tabele. (Glej 3.13.)

Naloga 11.3. Nekatere implementacije quickSort(a, i, n, c) vedno uporabljajo $a[i]$ kot pivot. V primeru, da je vhodna tabela dolžine n v kateri tak pa implementacija izvede $(\frac{n}{2})$ primerjav.

Naloga 11.4. Nekatere implementacije quickSort(a, i, n, c) vedno uporabljajo $a[i + n/2]$ kot pivot. V primeru, da je vhodna tabela dolžine n v kateri tak pa implementacija izvede $(\frac{n}{2})$ primerjav.

Naloga 11.5. Pokažite, da za katerokoli implementacijo quickSort(a, i, n, c), ki izbere pivot deterministično, brez da pogleda

katerokoli vrednost v $a[i], \dots, a[i + n - 1]$, obstaja vhodna tabela dolžine n , katera povzroči to implementacijo, da naredi $\binom{n}{2}$ primerjav.

Naloga 11.6. Načrtujte Comparator, c , katerega lahko podate kot argument funkciji quickSort(a, i, n, c), kateri bi povzročil $\binom{n}{2}$ primerjav. (Namig: Vašemu Comparator-ju ni potrebno gledati vrednosti, ki se primerjajo.)

Naloga 11.7. Analizirajte pričakovano število primerjav, ki jih naredi Quicksort, malo bolj pazljivo, kot dokaz **??**. Dokažite, da je pričakovano število primerjav $2nH_n - n + H_n$.

Naloga 11.8. Opišite vhodno tabelo, ki povzroči, da urejanje s kopico, naredi največ $2n \log n - O(n)$ primerjav. Utemeljite vaš odgovor.

Naloga 11.9. Implementacija sortiranja s kopico, ki je opisana tukaj, uredi elemente v obratni vrstni red in nato tabelo. Ta zadnji korak, lahko izputimo, če definiramo nov Comparator, ki negira rezultat vhoda Comparator ja c . Razložite zakaj to nebi bila dobra optimizacija. (Namig: Pomislite koliko negacij bi bilo potrebno v razmerju s koliko časa potrebujemo, da obrnemo tabelo.)

Naloga 11.10. Najdite nek drug par premutacij 1, 2, 3, ki nisto pravilno urejene z drevesom primerjav v **??**.

Naloga 11.11. Dokažite, da $\log n! = n \log n - O(n)$.

Naloga 11.12. Dokažite, da dvojiško drevo s k listi ima višino najmanj $\log k$.

Naloga 11.13. okažite, da če izberemo naključen list iz dvojiškega drevesa s k listi, potem je pričakovana višina lista, najmanj $\log k$.

Naloga 11.14. Implementacija radixSort(a, k) podana tukaj, deluje ko vhodna tabela, a vsebuje samo ne negativna cela števila. Razširite to implementacijo, tako da deluje tudi, ko a vsebuje negativna in ne negativna cela števila.

Poglavlje 12

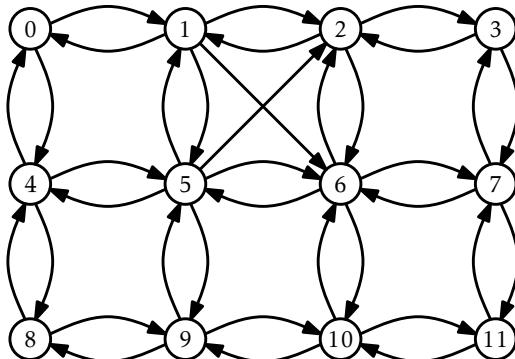
Grafi

V tem poglavju se bomo naučili dva načina predstavitev grafov in algoritmov, ki uporabljam te predstavitve.

Matematično, (*usmerjen*) *graf* je par $G = (V, E)$ kjer je V množica *vozlišč* in E je množica urejenih parov vozlišč imenovanih *robovi*. Rob (*i*, *j*) je *usmerjen* od *i* do *j*; *i* se imenuje *vir* množice in *j*, ki se imenuje *tarča*. Pot v G je zaporedje vozlišč v_0, \dots, v_k tako, da za vsak $i \in \{1, \dots, k\}$, roba (v_{i-1}, v_i) je v E . Pot v_0, \dots, v_k je *cikel* če imamo dodatno še pot (v_k, v_0) , ki je v E . Pot (ali cikel) je *edinstven* če so tudi njegova vozlišča edinstvena. Če je pot iz neke točke v_i do neke točke v_j , potem pravimo, da je v_j *dosegljiva* iz v_i . Primer grafa je prikazan na sliki 12.1.

Zaradi svoje zmogljivosti pri izdelavi modela raznih pojavov, imajo grafi ogromno število aplikacij. Obstajajo številni primeri. Računalniška omrežja lahko modeliramo v nek graf, kjer vozlišča (točke) predstavljajo računalnike in robovi predstavljajo (direktno) komunikacijsko pot med dvema računalnikoma. Tudi ceste v nekem mestu lahko predstavimo kot neki graf, kjer vozlišča predstavljajo križišča ter robovi predstavljajo ulice.

Primeri, ki so malo manj očitni, se pojavijo ko spoznamo, da grafe lahko modeliramo v pare kjer nimamo nobenih skupnih odnosov med sabo. Na primer v univerzi imamo lahko *konfliktni graf* urnika kjer vozlišča predstavljajo predavanja na univerzi in rob (*i*, *j*) obstaja samo v primeru, če je prisoten vsaj en študent, ki hodi na predmet *i* in na predmet *j*. Tako en rob prikaže, da izpit za predmet *i* ne more na noben način biti načrtovan ob istem času tudi za predmet *j*.



Slika 12.1: Graf z dvanajstimi vozlišči. Vozlišča so narisana kot oštevilčeni krogci ter robovi so narisani kot usmerjene krivulje od vira do tarče.

V tem poglavju nam n predstavlja število vozlišč v množici G in m število robov v množici G . To pomeni, da $n = |V|$ in $m = |E|$. Poleg vsega tega pa predpostavimo, da je $V = \{0, \dots, n - 1\}$. Za katerekoli druge podatke, ki bi radi povezali z elementi, ki se nahajajo v množici V , lahko le-te shranimo v neko tabelo dolžine n .

Značilne operacije, ki opravljamo nad grafe so:

- `addEdge(i, j)`: Doda rob (i, j) v E .
- `removeEdge(i, j)`: Zbriši rob (i, j) iz E .
- `hasEdge(i, j)`: Poišče rob $(i, j) \in E$
- `outEdges(i)`: Vrne List (seznam) celih števil j od $(i, j) \in E$
- `inEdges(i)`: Vrne List (seznam) celih števil j od $(j, i) \in E$

Vedeti je treba, da takšne operacije ni težko implementirati na unčikovit način. Na primer, prve tri operacije so lahko uporabljene direktno z uporabo `USet`, na tak način, da se lahko izvajajo v konstantnem pričakovanem času z uporabo razpršenih tabel (predstavljeni v poglavju 5). Zadnje dve operaciji pa so lahko implementirane v konstantnem času s shranjevanjem, tako da za vsako vozlišče shranimo še seznam sosednjih vozlišč.

Vendar različne aplikacije grafov zahtevajo različna delovanja teh operacij in v idealnem primeru lahko uporabljamo aplikacijo, ki je najbolj enostavna in zadovolji vse zahteve aplikacije. Zaradi tega razpravljamo o dveh velikih kategorij za predstavljanje grafov.

12.1 AdjacencyMatrix: Predstavitev grafov z uporabo matrik

Matrika sosednosti je način za predstaviti n vozlišč grafa $G = (V, E)$ iz ene matrike $n \times n$, a , kjer notranji elementi imajo vrednosti tipa boolean.

```
AdjacencyMatrix
int n;
boolean[ ][ ] a;
AdjacencyMatrix(int n0) {
    n = n0;
    a = new boolean[n][n];
}
```

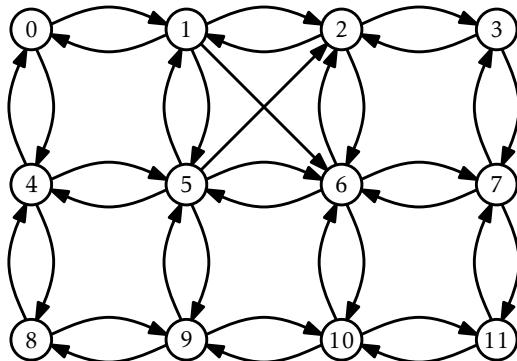
Vnos elemnta matrike $a[i][j]$ je definiran kot

$$a[i][j] = \begin{cases} \text{true} & \text{if } (i, j) \in E \\ \text{false} & \text{otherwise} \end{cases}$$

Matrika sosednosti za graf iz slike 12.1 je prikazana na sliki 12.2.

Tu je prikazana operacija `addEdge(i, j)`, `removeEdge(i, j)` in `hasEdge(i, j)`, ki samo vrne vrednost elementa $a[i][j]$ matrike:

```
AdjacencyMatrix
void addEdge(int i, int j) {
    a[i][j] = true;
}
void removeEdge(int i, int j) {
    a[i][j] = false;
}
boolean hasEdge(int i, int j) {
    return a[i][j];
}
```



	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
0	0	1	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0
1	1	0	1	0	0	1	1	0	0	0	0	0
2	1	0	0	1	0	0	1	0	0	0	0	0
3	0	0	1	0	0	0	0	1	0	0	0	0
4	1	0	0	0	0	1	0	0	1	0	0	0
5	0	1	1	0	1	0	1	0	0	1	0	0
6	0	0	1	0	0	1	0	1	0	0	1	0
7	0	0	0	1	0	0	1	0	0	0	0	1
8	0	0	0	0	1	0	0	0	0	1	0	0
9	0	0	0	0	0	1	0	0	1	0	1	0
10	0	0	0	0	0	0	1	0	0	1	0	1
11	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	1	0

Slika 12.2: A graph and its adjacency matrix.

Te operacije nedvoumno vzamejo konstanten čas po operaciji.

Where the adjacency matrix performs poorly is with the `outEdges(i)` and `inEdges(i)` operations. Da bi implementirali le teh, je treba preveriti vse `n` vnosov v ustrezno vrstico ali stolpec iz `a` in je treba zbrati vse indeksi `j`, kjer `a[i][j]` ozziroma `a[j][i]` je vrednost TRUE.

```
AdjacencyMatrix
List<Integer> outEdges(int i) {
    List<Integer> edges = new ArrayList<Integer>();
    for (int j = 0; j < n; j++)
        if (a[i][j]) edges.add(j);
    return edges;
}
List<Integer> inEdges(int i) {
    List<Integer> edges = new ArrayList<Integer>();
    for (int j = 0; j < n; j++)
        if (a[j][i]) edges.add(j);
    return edges;
}
```

Take operacije očitno nam vzamejo $O(n)$ časa po operaciji.

Druga slaba lastnost matrike sosednosti je ta, da je velika. V matriki je shranjeno $n \times n$ boolean vrednosti, kar pomeni, da nam rabi najmanj n^2 bitov prostora v pomnilniku. Implementacija tu uporablja dejansko eno matriko z vrednosti in to na tak način, da uporablja efektivno vrednosti n^2 zlogov pomnilnika. Za bolj previdno implementacijo, katera zapakira `w` boolean vrednosti v vsako besedo pomnilnik. Tako bi zmanjšali porabo prostora in tako dobili $O(n^2/w)$.

Izrek 12.1. Podatkovna struktura `AdjacencyMatrix` implementira vmesnik za grafe (v angleščini: Graph interface). `AdjacencyMatrix` podpira naslednje operacije

- `addEdge(i, j)`, `removeEdge(i, j)`, and `hasEdge(i, j)` in constant time per operation; and
- `inEdges(i)`, and `outEdges(i)` in $O(n)$ time per operation.

The space used by an `AdjacencyMatrix` is $O(n^2)$.

Kljud visoke zahteve po prosturu in za ne unčikovitega delovanja vhoda `inEdges(i)` in izhoda `outEdges(i)` operacije, `AdjacencyMatrix` je lahko še vedno uporabna za nekatere operacije. Še posebno, ko graf G je gost (*dense*), kar pomeni, da ima nekje okoli n^2 robov, potem zavzeti n^2 prostora je sprejemljivo.

Podatkovna struktura `AdjacencyMatrix` se pogosto uporavlja, saj operacije nad matriko `a` se lahko uporabljam za definirati lastnosti grafa G . To je argument, ki se predela na tečaju za algoritme, ampak si oglejmo vsaj eno lastnost: če obravnavamo vhod kot neko celo število `a` (integer: 1 za true in 0 za false) in pomnožimo matriko `a` s samo seboj z uporabo operacije množenje matrik, potem kot rezultat bomo dobili matriko `a2`. Po definiciji za množenje matrik

$$a^2[i][j] = \sum_{k=0}^{n-1} a[i][k] \cdot a[k][j] .$$

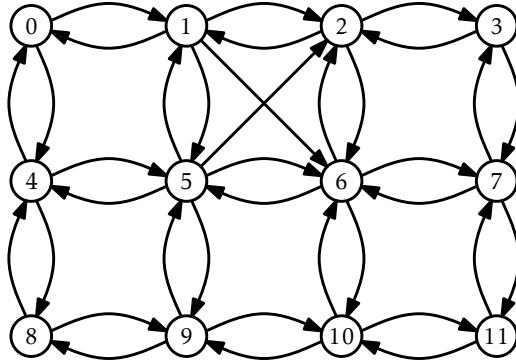
Po razlagi te vsote glede na graf G , ta formula prešteje število vozlišč, `k`, tako, da G vsebuje oba robova `(i,k)` in `(k,j)`. Bolj natančno povedano, se šteje število poti od `i` do `j` (preko v mestnih vozlišč `k`) kjer dolžina je natanko dve. Taka ugotovitev je fondamentalna za algoritme, ki izračunavajo najkrajšo pot med vsemi pari vozlišč v G , ki uporablja samo $O(\log n)$ množenja matrik.

12.2 AdjacencyLists: A Graph as a Collection of Lists

Seznam sosednosti - ponazoritev grafov vzame pristop bolj usmerjen v vozlišča. Obstaja veliko možnih izvedb seznamov sosednosti. V tem poglavju predstavljamo preprosto izvedbo. Na koncu odseka, razpravljamo o različnih možnostih. V seznamu sosednosti je graf $G = (V, E)$ predstavljen kot polje, `adj`, seznamov. Seznam `adj[i]` vsebuje seznam vseh vozlišč sosednjih vozlišču `i`. Vsebuje vsak `j` tako, da $(i, j) \in E$.

AdjacencyLists

```
int n;
List<Integer>[ ] adj;
```



0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
1	0	1	2	0	1	5	6	4	8	9	10
4	2	3	7	5	2	2	3	9	5	6	7
6	6		8	6	7	11		10	11		
5				9	10						
				4							

Slika 12.3: A graph and its adjacency lists

```
AdjacencyLists(int n0) {
    n = n0;
    adj = (List<Integer>[][])new List[n];
    for (int i = 0; i < n; i++)
        adj[i] = new ArrayStack<Integer>();
}
```

(Primer je pokazan v 12.3.) V tej specifični implementaciji, pokažemo vsak seznam `adj` kot an `ArrayStack`, ker želimo doseči konstanten čas dostopov do pozicij. Mogoče so tudi drugačne opcije. Ena opcija je implementiranje `adj` kot `DLLList`.

Operacija `addEdge(i, j)` doda vrednost `j` seznamu `adj[i]`:

```
AdjacencyLists
void addEdge(int i, int j) {
    adj[i].add(j);
}
```

To se izvede v konstantem času.

Operacija `removeEdge(i, j)` pregleda seznam `adj[i]` dokler ne najde `j` in ga odstrani iz seznama:

```
AdjacencyLists
void removeEdge(int i, int j) {
    Iterator<Integer> it = adj[i].iterator();
    while (it.hasNext()) {
        if (it.next() == j) {
            it.remove();
            return;
        }
    }
}
```

To se izvede v $O(\deg(i))$ času, kjer $\deg(i)$ (*stopnja i -ja*) prešteje število robov v E , ki imajo `i` za njihov vir.

Operacija `hasEdge(i, j)` je podobna; pregleda seznam `adj[i]` dokler ne najde `j` (in vrne `true`), ali doseže konec seznama (in vrne `false`):

```
AdjacencyLists
boolean hasEdge(int i, int j) {
    return adj[i].contains(j);
}
```

To se izvede v $O(\deg(i))$ času.

Operacija `outEdges(i)` je zelo preprosta;

```
AdjacencyLists
List<Integer> outEdges(int i) {
    return adj[i];
}
```

To se očitno izvede v konstantem času.

Operacija `inEdges(i)` je veliko več dela. Operacija pogleda vsako vozlišče `j` če obstaja (i, j) in, če tako, doda `j` v izhodni seznam:

```

AdjacencyLists
List<Integer> inEdges(int i) {
    List<Integer> edges = new ArrayStack<Integer>();
    for (int j = 0; j < n; j++)
        if (adj[j].contains(i)) edges.add(j);
    return edges;
}

```

Operacija je zelo počasna. Pregleda seznam sosednosti vsakega vozlišča in se izvede v $O(n + m)$ času.

Naslednji izrek povzema delovanje zgornje podatkovne strukture:

Izrek 12.2. Podatkovna struktura *AdjacencyLists* implementira vmesnik *Graph*. *AdjacencyLists* podpira operacije

- *addEdge(i, j)* v konstantem času na operacijo;
- *removeEdge(i, j)* in *hasEdge(i, j)* v $O(\deg(i))$ času na operacijo;
- *outEdges(i)* v konstantem časi na operacijo; in
- *inEdges(i)* v $O(n + m)$ času na operacijo.

AdjacencyLists porabi $O(n + m)$ prostora.

Obstaja veliko možnosti kako lahko implementiramo graf kot seznam sosednosti. Ena izmed vprašanj ki se nam porajajo so:

- Kakšno zbirko podatkov uporabiti za shranjevanje vsakega elementa v *adj*? Lahko bi uporabili array-based list, linked-list, ali celo hashtable.
- Lahko bi uporabili drug seznam sosednosti, *inadj*, ki hrani za vsak *i*, seznam vozlišč *j*, tako da $(j, i) \in E$. Zo lahko močno poveča učinkovitost operacije *inEdges(i)*, ampak rahlo zmanjša učinkovitost dodajanja in brisanja robov.
- Lahko bi vpis za rob (i, j) v *adj[i]* bil povezan z referenco na ustrezni vpis v *inadj[j]*
- Lahko bi robovi bili prvorazredni objekti z njihovimi asociativnimi podatki. Tako bi *adj* vseboval seznam robov namesto seznama vozlišč (integers).

Pri večini gornjih vprašanj pride do kompromisa med kompleksnostjo (in prosotorom) implementacije in uspešnostjo funkcij implementacije.

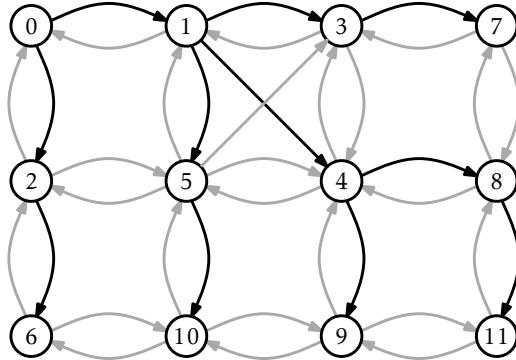
12.3 Graph Traversal

In this section we present two algorithms for exploring a graph, starting at one of its vertices, i , and finding all vertices that are reachable from i . Both of these algorithms are best suited to graphs represented using an adjacency list representation. Therefore, when analyzing these algorithms we will assume that the underlying representation is an `AdjacencyLists`.

12.3.1 Breadth-First Search

The *bread-first-search* algorithm starts at a vertex i and visits, first the neighbours of i , then the neighbours of the neighbours of i , then the neighbours of the neighbours of the neighbours of i , and so on. This algorithm is a generalization of the breadth-first traversal algorithm for binary trees (6.1.2), and is very similar; it uses a queue, q , that initially contains only i . It then repeatedly extracts an element from q and adds its neighbours to q , provided that these neighbours have never been in q before. The only major difference between the breadth-first-search algorithm for graphs and the one for trees is that the algorithm for graphs has to ensure that it does not add the same vertex to q more than once. It does this by using an auxiliary boolean array, `seen`, that tracks which vertices have already been discovered.

<pre>void bfs(Graph g, int r) { boolean[] seen = new boolean[g.nVertices()]; Queue<Integer> q = new SLLList<Integer>(); q.add(r); seen[r] = true; while (!q.isEmpty()) { int i = q.remove(); for (Integer j : g.outEdges(i)) { if (!seen[j]) {</pre>	Algorithms
--	------------



Slika 12.4: An example of bread-first-search starting at node 0. Nodes are labelled with the order in which they are added to q . Edges that result in nodes being added to q are drawn in black, other edges are drawn in grey.

```

    q.add( j );
    seen[ j ] = true;
}
}
}
}
```

An example of running $bfs(g, 0)$ on the graph from 12.1 is shown in 12.4. Different executions are possible, depending on the ordering of the adjacency lists; 12.4 uses the adjacency lists in 12.3.

Analyzing the running-time of the $bfs(g, i)$ routine is fairly straightforward. The use of the `seen` array ensures that no vertex is added to q more than once. Adding (and later removing) each vertex from q takes constant time per vertex for a total of $O(n)$ time. Since each vertex is processed by the inner loop at most once, each adjacency list is processed at most once, so each edge of G is processed at most once. This processing, which is done in the inner loop takes constant time per iteration, for a total of $O(m)$ time. Therefore, the entire algorithm runs in $O(n + m)$ time.

The following theorem summarizes the performance of the $bfs(g, r)$ algorithm.

Izrek 12.3. When given as input a Graph, g , that is implemented using the *AdjacencyLists* data structure, the $\text{bfs}(g, r)$ algorithm runs in $O(n + m)$ time.

A breadth-first traversal has some very special properties. Calling $\text{bfs}(g, r)$ will eventually enqueue (and eventually dequeue) every vertex j such that there is a directed path from r to j . Moreover, the vertices at distance 0 from r (r itself) will enter q before the vertices at distance 1, which will enter q before the vertices at distance 2, and so on. Thus, the $\text{bfs}(g, r)$ method visits vertices in increasing order of distance from r and vertices that cannot be reached from r are never visited at all.

A particularly useful application of the breadth-first-search algorithm is, therefore, in computing shortest paths. To compute the shortest path from r to every other vertex, we use a variant of $\text{bfs}(g, r)$ that uses an auxilliary array, p , of length n . When a new vertex j is added to q , we set $p[j] = i$. In this way, $p[j]$ becomes the second last node on a shortest path from r to j . Repeating this, by taking $p[p[j], p[p[p[j]]]]$, and so on we can reconstruct the (reversal of) a shortest path from r to j .

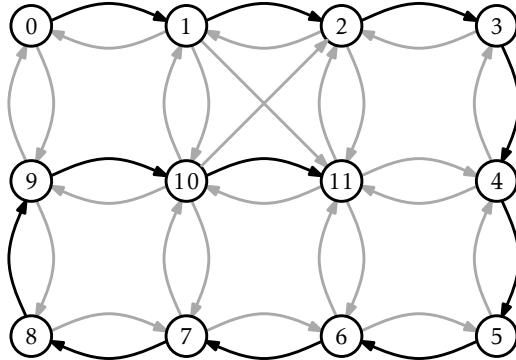
12.3.2 Depth-First Search

The *depth-first-search* algorithm is similar to the standard algorithm for traversing binary trees; it first fully explores one subtree before returning to the current node and then exploring the other subtree.

Another way to think of depth-first-search is by saying that it is similar to breadth-first search except that it uses a stack instead of a queue.

During the execution of the depth-first-search algorithm, each vertex, i , is assigned a colour, $c[i]$: **white** if we have never seen the vertex before, **grey** if we are currently visiting that vertex, and **black** if we are done visiting that vertex. The easiest way to think of depth-first-search is as a recursive algorithm. It starts by visiting r . When visiting a vertex i , we first mark i as **grey**. Next, we scan i 's adjacency list and recursively visit any white vertex we find in this list. Finally, we are done processing i , so we colour i black and return.

void	dfs(Graph	g ,	int	r)	{	Algorithms	}
------	-----------	-------	-------	-------	---	------------	---



Slika 12.5: An example of depth-first-search starting at node 0. Nodes are labelled with the order in which they are processed. Edges that result in a recursive call are drawn in black, other edges are drawn in **grey**.

```

    byte[] c = new byte[g.nVertices()];
    dfs(g, r, c);
}
void dfs(Graph g, int i, byte[] c) {
    c[i] = grey; // currently visiting i
    for (Integer j : g.outEdges(i)) {
        if (c[j] == white) {
            c[j] = grey;
            dfs(g, j, c);
        }
    }
    c[i] = black; // done visiting i
}

```

An example of the execution of this algorithm is shown in 12.5. Although depth-first-search may best be thought of as a recursive algorithm, recursion is not the best way to implement it. Indeed, the code given above will fail for many large graphs by causing a stack overflow. An alternative implementation is to replace the recursion stack with an explicit stack, **s**. The following implementation does just that:

Algorithms

```

void dfs2(Graph g, int r) {

```

```

byte[ ] c = new byte[g.nVertices()];
Stack<Integer> s = new Stack<Integer>();
s.push(r);
while (!s.isEmpty()) {
    int i = s.pop();
    if (c[i] == white) {
        c[i] = grey;
        for (int j : g.outEdges(i))
            s.push(j);
    }
}
}

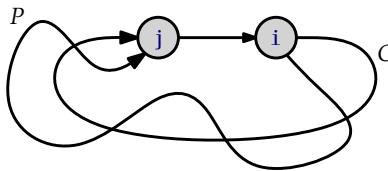
```

In the preceding code, when the next vertex, i , is processed, i is coloured **grey** and then replaced, on the stack, with its adjacent vertices. During the next iteration, one of these vertices will be visited. Not surprisingly, the running times of $\text{dfs}(g, r)$ and $\text{dfs2}(g, r)$ are the same as that of $\text{bfs}(g, r)$:

Izrek 12.4. *When given as input a Graph, g , that is implemented using the AdjacencyLists data structure, the $\text{dfs}(g, r)$ and $\text{dfs2}(g, r)$ algorithms each run in $O(n + m)$ time.*

As with the breadth-first-search algorithm, there is an underlying tree associated with each execution of depth-first-search. When a node $i \neq r$ goes from **white** to **grey**, this is because $\text{dfs}(g, i, c)$ was called recursively while processing some node i' . (In the case of $\text{dfs2}(g, r)$ algorithm, i is one of the nodes that replaced i' on the stack.) If we think of i' as the parent of i , then we obtain a tree rooted at r . In 12.5, this tree is a path from vertex 0 to vertex 11.

An important property of the depth-first-search algorithm is the following: Suppose that when node i is coloured **grey**, there exists a path from i to some other node j that uses only white vertices. Then j will be coloured first **grey** then **black** before i is coloured **black**. (This can be proven by contradiction, by considering any path P from i to j .) One application of this property is the detection of cycles. Refer to 12.6. Consider some cycle, C , that can be reached from r . Let i be the first node of C that is coloured **grey**, and let j be the node that precedes i on



Slika 12.6: The depth-first-search algorithm can be used to detect cycles in G . The node j is coloured **grey** while i is still **grey**. This implies that there is a path, P , from i to j in the depth-first-search tree, and the edge (j, i) implies that P is also a cycle.

the cycle C . Then, by the above property, j will be coloured **grey** and the edge (j, i) will be considered by the algorithm while i is still **grey**. Thus, the algorithm can conclude that there is a path, P , from i to j in the depth-first-search tree and the edge (j, i) exists. Therefore, P is also a cycle.

12.4 Discussion and Exercises

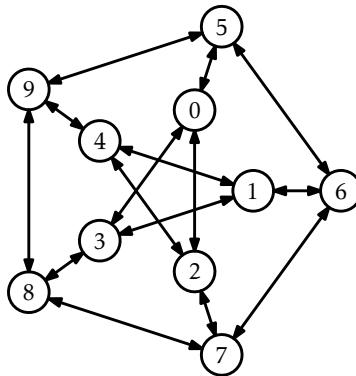
The running times of the depth-first-search and breadth-first-search algorithms are somewhat overstated by the Theorems 12.3 and 12.4.

Define n_r as the number of vertices, i , of G , for which there exists a path from r to i . Define m_r as the number of edges that have these vertices as their sources. Then the following theorem is a more precise statement of the running times of the breadth-first-search and depth-first-search algorithms. (This more refined statement of the running time is useful in some of the applications of these algorithms outlined in the exercises.)

Izrek 12.5. *When given as input a Graph, g , that is implemented using the `AdjacencyLists` data structure, the `bfs(g, r)`, `dfs(g, r)` and `dfs2(g, r)` algorithms each run in $O(n_r + m_r)$ time.*

Breadth-first search seems to have been discovered independently by Moore [?] and Lee [?] in the contexts of maze exploration and circuit routing, respectively.

Adjacency-list representations of graphs were presented by Hopcroft and Tarjan [?] as an alternative to the (then more common)



Slika 12.7: An example graph.

adjacency-matrix representation. This representation, as well as depth-first-search, played a major part in the celebrated Hopcroft-Tarjan planarity testing algorithm that can determine, in $O(n)$ time, if a graph can be drawn, in the plane, and in such a way that no pair of edges cross each other [?].

In the following exercises, an undirected graph is one in which, for every i and j , the edge (i, j) is present if and only if the edge (j, i) is present.

Naloga 12.1. Draw an adjacency list representation and an adjacency matrix representation of the graph in 12.7.

Naloga 12.2. The *incidence matrix* representation of a graph, G , is an $n \times m$ matrix, A , where

$$A_{i,j} = \begin{cases} -1 & \text{if vertex } i \text{ is the source of edge } j \\ +1 & \text{if vertex } i \text{ is the target of edge } j \\ 0 & \text{otherwise.} \end{cases}$$

1. Draw the incident matrix representation of the graph in 12.7.
2. Design, analyze and implement an incidence matrix representation of a graph. Be sure to analyze the space, the cost of `addEdge(i, j)`, `removeEdge(i, j)`, `hasEdge(i, j)`, `inEdges(i)`, and `outEdges(i)`.

Naloga 12.3. Illustrate an execution of the `bfs(G, 0)` and `dfs(G, 0)` on the graph, G , in 12.7.

Naloga 12.4. Let G be an undirected graph. We say G is *connected* if, for every pair of vertices i and j in G , there is a path from i to j (since G is undirected, there is also a path from j to i). Show how to test if G is connected in $O(n + m)$ time.

Naloga 12.5. Let G be an undirected graph. A *connected-component labelling* of G partitions the vertices of G into maximal sets, each of which forms a connected subgraph. Show how to compute a connected component labelling of G in $O(n + m)$ time.

Naloga 12.6. Let G be an undirected graph. A *spanning forest* of G is a collection of trees, one per component, whose edges are edges of G and whose vertices contain all vertices of G . Show how to compute a spanning forest of G in $O(n + m)$ time.

Naloga 12.7. We say that a graph G is *strongly-connected* if, for every pair of vertices i and j in G , there is a path from i to j . Show how to test if G is strongly-connected in $O(n + m)$ time.

Naloga 12.8. Given a graph $G = (V, E)$ and some special vertex $r \in V$, show how to compute the length of the shortest path from r to i for every vertex $i \in V$.

Naloga 12.9. Give a (simple) example where the `dfs(g, r)` code visits the nodes of a graph in an order that is different from that of the `dfs2(g, r)` code. Write a version of `dfs2(g, r)` that always visits nodes in exactly the same order as `dfs(g, r)`. (Hint: Just start tracing the execution of each algorithm on some graph where r is the source of more than 1 edge.)

Naloga 12.10. A *universal sink* in a graph G is a vertex that is the target of $n - 1$ edges and the source of no edges.¹ Design and implement an algorithm that tests if a graph G , represented as an `AdjacencyMatrix`, has a universal sink. Your algorithm should run in $O(n)$ time.

¹A universal sink, v , is also sometimes called a *celebrity*: Everyone in the room recognizes v , but v doesn't recognize anyone else in the room.

Poglavlje 13

Podatkovne strukture za cela števila

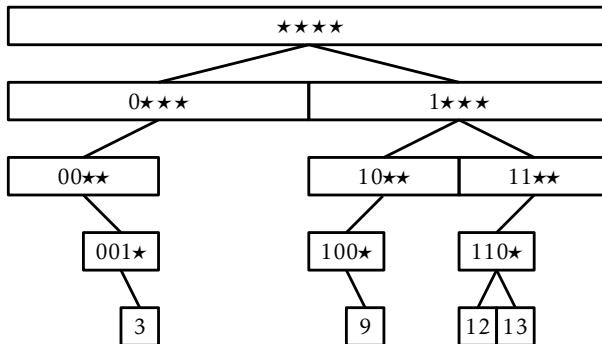
V tem poglavju se bomo vrnili k problemu implementiranja SSet-a. Razlika v implementaciji je ta, da zdaj privzamemo, da so elementi shranjeni v SSet-u, w -bitna cela števila. To pomeni da hočemo implementirati metode $\text{add}(x)$, $\text{remove}(x)$ in $\text{find}(x)$, kjer velja da $x \in \{0, \dots, 2^w - 1\}$. Če malo pomislimo obstaja veliko aplikacij, kjer imamo podatke, oziroma vsaj ključe za sortiranje podatkov, ki so cela števila.

Govorili bomo o treh podatkovnih strukturah, vsaka izmed njih bo temeljila na idejah že prej omenjenih podatkovnih strukturah. Prva struktura, `BinaryTrie`, lahko izvrši vse tri SSet operacije v času $O(w)$. To sicer ni tako zelo impresivno, saj ima vsaka podmnožica $\{0, \dots, 2^w - 1\}$ velikost $n \leq 2^w$, tako da je $\log n \leq w$. Vse ostale SSet implementacije, s katerimi imamo opravka v tej knjigi lahko izvedejo vse operacije v $O(\log n)$ času, torej so vse vsaj toliko hitre kot `BinaryTrie`.

Druga struktura, `XFastTrie`, pohitri iskanje v `BinaryTrie` z uporabo razpršenja. S to pohitritvijo se `find(x)` operacija izvede v $O(\log w)$ času, vendar pa `add(x)` in `remove(x)` operaciji v `XFastTrie` še vedno potrebujeta $O(w)$ časa. Prostor, ki ga `XFastTrie` potrebuje pa je $O(n \cdot w)$.

Tretja podatkovna struktura, `YFastTrie`, uporablja `XFastTrie` za shranjevanje le vzorca enega oz. okoli enega, od vsakih w elementov in preostale elemente shranjuje v standardno SSet strukturo. Ta trik zmanjša čas izvajanja operacij `add(x)` in `remove(x)` na $O(\log w)$ in zmanjša prostorsko zahtevnost na $O(n)$.

Implementacije uporabljene kot primeri v tem poglavju lahko shranjujejo katerikoli tip podatkov, dokler je lahko ta podatek nekako



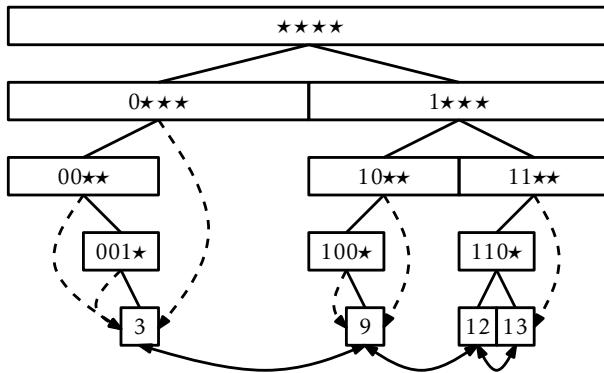
Slika 13.1: Cela števila shranjena v binary trie so zakodirana kot poti od korena do lista.

predstavljen tudi kot celo število. V primerih programske kode, predstavlja spremenljivka `ix` vedno, vrednost celega števila, ki pripada `x`. Metoda `in.intValue(x)` pa pretvori `x` v njegovo pripadajoče celo število. V besedilu bomo enostavno uporabljali `x` kot celo število.

13.1 BinaryTrie: digitalno iskalno drevo

BinaryTrie zakodira niz `w`-bitnih celih števil v binarno drevo. Vsi listi v drevesu imajo globino `w` in vsako celo število je prikazano kot pot od korena do lista. Pot za celo število `x` na nivoju `i` nadaljuje pot proti levemu poddrevesu, če je `i`-ti najpomembnejši bit (most significant bit) `x` enak 0 oz. nadaljuje pot proti desnemu poddrevesu, če je ta bit enak 1. 13.1 prikazuje primer, ko je `w = 4`, in trie shranjuje cela števila 3(0011), 9(1001), 12(1100), in 13(1101).

Ker iskalna pot za vrednost `x` odvisi od bitov `x`-a, nam bo koristilo, če otroka vozlišča poimenujemo `u`, `u.child[0]` (`left`) in `u.child[1]` (`right`). Tile kazalci na otroke bodo pravzaprav služili dvema namenoma. Ker listi v binary trie nimajo nobenega otroka, so kazalci uporabljeni za povezavo listov v dvojno povezan seznam. Za list v binary trie je `u.child[0]` (`prev`) je vozlišče, ki je pred `u`-jem v seznamu in `u.child[1]`

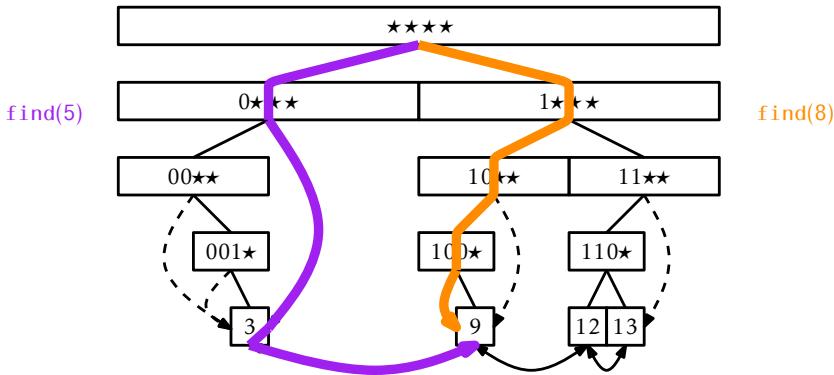


Slika 13.2: BinaryTrie z `jump` kazalci, prikazanami kot prekinjene ukrivljene povezave.

(`next`) je vozlišče, ki sledi `u`-ju v seznamu. Posebno vozlišče `dummy`, je uporabljeno pred prvim vozliščem in za zadnjim vozliščem v seznamu. (glej 3.2).

Vsako vozlišče, `u`, vsebuje tudi dodatni kazalec `u.jump`. Če je `u` brez svojega levega otroka, potem `u.jump` kaže na najmanjši list v `u`-jem poddrevesu. Če pa je `u` brez svojega desnega otroka potem `u.jump` kaže na največji list v `u`-jem poddrevesu. Primer BinaryTrie, ki prikazuje `jump` kazalce in dvojno povezan seznam na nivoju listov, je prikazan na 13.2.

`find(x)` operacija je v BinaryTrie precej enostavna. Najprej sledimo iskalni poti za `x` v trie. Če dosežemo list, potem smo našli `x`. Če pa naletimo na vozlišče iz katerega potem ne moremo napredovati (ker `u`-ju manjka otrok), potem sledimo `u.jump` kazalcu, ki nam kaže ali na najmanjši list, ki je še večji od `x` ali na največji list, ki je še manjši od `x`. Kateri od teh dveh primerov se zgodi odvisi od tega ali `u`-ju manjka njegov lev ali desni otrok. V prvem primeru (`u`-ju manjka njegov lev otrok), smo že prišli do vozlišča do katerega hočemo. V kasnejšem primeru (`u`-ju manjka njegov desni otrok), pa lahko uporabimo povezan seznam, da pridemo do vozlišča do katerega hočemo. Vsak od teh primerov je prikazan na 13.3.

Slika 13.3: Poti po katerih gre `find(5)` in `find(8)`.

BinaryTrie

```

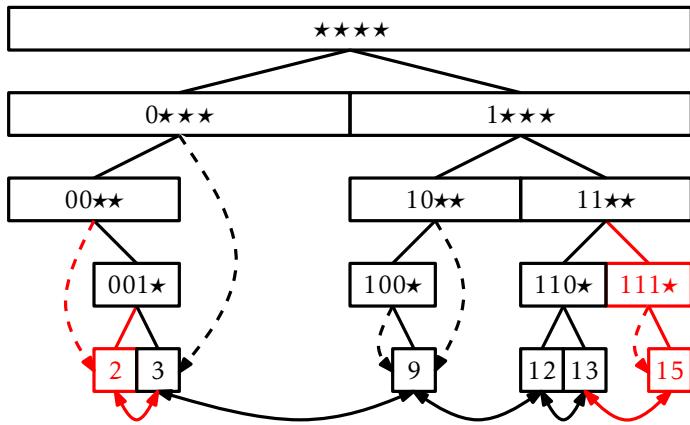
T find(T x) {
    int i, c = 0, ix = it.intValue(x);
    Node u = r;
    for (i = 0; i < w; i++) {
        c = (ix >>> w-i-1) & 1;
        if (u.child[c] == null) break;
        u = u.child[c];
    }
    if (i == w) return u.x; // found it
    u = (c == 0) ? u.jump : u.jump.child[next];
    return u == dummy ? null : u.x;
}

```

Čas izvajanja metode `find(x)` je določena z časom, ki ga struktura potrebuje, da pride po poti iz korena do lista. Torej je časovna kompleksnost $O(w)$.

Tudi `add(x)` operacija je v `BinaryTrie` precej enostavna, vendar ima še vedno veliko za narediti:

1. Sledi iskalni poti za `x` dokler ne doseže vozlišča `u`, kjer ne more več nadeljevati.
2. Ustvari ostanek iskalne poti od `u` do lista, ki vsebuje `x`.



Slika 13.4: Dodajanje vrednosti 2 in 15 v BinaryTrie na 13.2.

3. Vozlišče u' , ki vsebuje x , se doda povezanemu seznamu listov (metoda ima dostop do prednika, pred , u' -ja v povezanim seznamu jump kazalca zadnjega vozlišča u , na katerega smo naleteli v koraku 1.)
4. Sledi nazaj po iskalni poti za x in sproti popravlja jump kazalce na vozliščih, kjer bi zdaj moral jump kazalec kazati na x .

Dodajanje v strukturo je prikazano na 13.4.

```
BinaryTrie
boolean add(T x) {
    int i, c = 0, ix = it.intValue(x);
    Node u = r;
    // 1 - search for ix until falling out of the trie
    for (i = 0; i < w; i++) {
        c = (ix >>> w-i-1) & 1;
        if (u.child[c] == null) break;
        u = u.child[c];
    }
    if (i == w) return false; // already contains x - abort
    Node pred = (c == right) ? u.jump : u.jump.child[0];
    u.jump = null; // u will have two children shortly
    // 2 - add path to ix
```

```

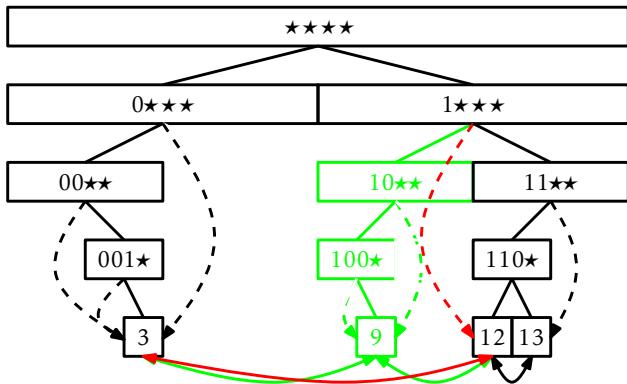
for ( ; i < w; i++) {
    c = (ix >>> w-i-1) & 1;
    u.child[c] = newNode();
    u.child[c].parent = u;
    u = u.child[c];
}
u.x = x;
// 3 - add u to linked list
u.child[prev] = pred;
u.child[next] = pred.child[next];
u.child[prev].child[next] = u;
u.child[next].child[prev] = u;
// 4 - walk back up, updating jump pointers
Node v = u.parent;
while (v != null) {
    if ((v.child[left] == null
        && (v.jump == null || it.intValue(v.jump.x) > ix))
        || (v.child[right] == null
            && (v.jump == null || it.intValue(v.jump.x) < ix)))
        v.jump = u;
    v = v.parent;
}
n++;
return true;
}

```

Ta metoda naredi en sprehod navzdol po iskalni poti x -a in en sprehod nazaj navzgor. Vsak korak od teh sprehodov potrebuje konstantno časa, torej je časovna zahtevnost $\text{add}(x)$ enaka $O(w)$.

$\text{remove}(x)$ operacija razveljavlja, kar naredi $\text{add}(x)$ operacijo. Prav tako kot $\text{add}(x)$, ima tudi $\text{remove}(x)$ veliko za postoriti:

1. Najprej sledi iskalni poti za x dokler ne doseže lista u , ki vsebuje x .
2. Izbriše u iz dvojno povezanega seznama.
3. Izbriše u in se sprehodi nazaj navzgor po iskalni poti za x ter sproti briše vozlišča dokler ne doseže vozlišča v , ki ima otroka, ki ni del iskalne poti za x .
4. Sprehodi se še navzgor od v -ja do korena in spreminja jump kazalce, ki kažejo na u .



Slika 13.5: Odstranjevanje vrednosti 9 iz BinaryTrie na 13.2.

Odstranjevanje je prikazano na 13.5.

```
BinaryTrie
boolean remove(T x) {
    // 1 - find leaf, u, containing x
    int i = 0, c, ix = it.intValue(x);
    Node u = r;
    for (i = 0; i < w; i++) {
        c = (ix >>> w-i-1) & 1;
        if (u.child[c] == null) return false;
        u = u.child[c];
    }
    // 2 - remove u from linked list
    u.child[prev].child[next] = u.child[next];
    u.child[next].child[prev] = u.child[prev];
    Node v = u;
    // 3 - delete nodes on path to u
    for (i = w-1; i >= 0; i--) {
        c = (ix >>> w-i-1) & 1;
        v = v.parent;
        v.child[c] = null;
        if (v.child[1-c] != null) break;
    }
    // 4 - update jump pointers
    v.jump = u;
```

```

for ( ; i >= 0; i--) {
    c = (ix >>> w-i-1) & 1;
    if (v.jump == u)
        v.jump = u.child[1-c];
    v = v.parent;
}
n--;
return true;
}

```

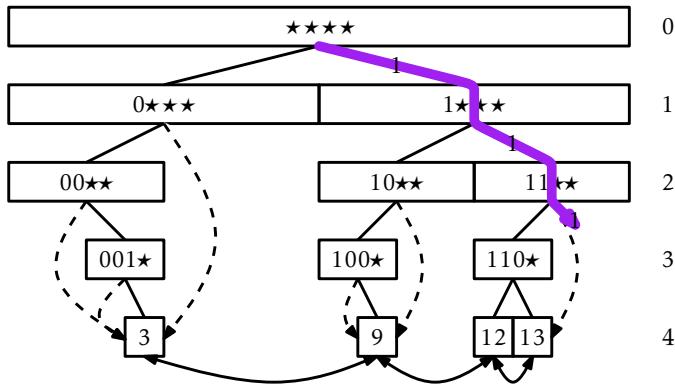
Izrek 13.1. *BinaryTrie implementira SSet vmesnik za w -bitna cela števila. BinaryTrie podpira operacije add(x), remove(x) in find(x) v časovni kompleksnosti $O(w)$ na operacijo. Prostor, ki ga BinaryTrie uporablja za shranjevanje n vrednosti je $O(n \cdot w)$.*

13.2 XFastTrie: Iskanje v dvojnem logaritmičnem času

Hitrost izvajanja BinaryTrie strukture ni ravno impresivna. Število elementov n shranjenih v podatkovni strukturi je najmanj 2^w torej $\log n \leq w$. Z drugimi besedami, vse primerjalne SSet strukture opisane v drugih poglavnih te knjige so vsaj tako učinkovite kot BinaryTrie in niso omejene samo na shranjevanje celih števil.

V slednjem besedilu je opisana XFastTrie, ki je v osnovi BinaryTrie z $w+1$ razpršilnimi tabelami—ena za vsak nivo trie. Te razpršilne tabele se uporabljajo za pohitritev find(x) operacije na $O(\log w)$ čas. find(x) operacija v BinaryTrie je skoraj končana, ko dosežemo vozlišče u kjer gre iskalna pot proti $x.u.right$ (ozioroma $u.left$), ampak u nima desnega (ozioroma levega) otroka. Na tej točki iskanje uporablja $u.jump$ za skok do lista v , ki se nahaja v BinaryTrie in vrne ali v ali pa svojega naslednika v povezanem seznamu listov. XFastTrie pohitri proces iskanja z uporabo binarnega iskanja na nivojih trie za lociranje vozlišča u .

Za uporabo binarnega iskanja moramo izvedeti ali je vozlišče u , ki ga iščemo, nad določenim nivojem i ali pod nivojem i . Ta informacija je podana prvimi i biti binarnega zapisa x ; ti biti določajo iskalno pot, ki jo naredi x od korena do nivoja i . Na primer sklicujoč na 13.6; na sliki je zadnje vozlišče u na iskalni poti za število 14 (katerga binarni zapis je



Slika 13.6: Ker na sliki ni vozlišča označenega z $111\star$ se iskalna pot za 14 (1110) konča pri vozlišču $11\star\star$.

1110) označeno z $11\star\star$ na nivoju 2, ker na nivoju tri ni nobenega vozlišča označenega z $111\star$. Tako lahko označimo vsako vozlišče na nivoju i z i -bitnim celim številom. Tako bi bilo vozlišče u , ki ga iščemo, na nivoju ali nižje od nivoja i , če in samo če obstaja vozlišče na nivoju i čigar oznaka se sovpada z prvimi i biti binarnega zapisa x .

Pri XFastTrie za vsak $i \in \{0, \dots, w\}$ shranujemo vsa vozlišča na nivoju i v USet $t[i]$, ki je implementiran kot razpršilna tabela (5). Uporaba USet nam omogoča preverjanje v konstantnem času, če obstaja vozlišče na nivoju i , ki se sovpada s prvimi i biti x . V bistvu lahko to vozlišče najdemo z uporabo $t[i].find(x >> (w - i))$

Razpršilne tabele $t[0], \dots, t[w]$ nam omogočajo binarno iskanje za iskanje u . Vemo, da se u nahaja na nekem nivoju i z $0 \leq i < w + 1$. Tako torej inicializiramo $l = 0$ in $h = w + 1$ in ponavljajoče gledamo v razpršilno tabelo $t[i]$ kjer $i = \lfloor (l + h)/2 \rfloor$. Če $t[i]$ vsebuje vozlišče katerega oznaka se sovpada z i prvimi biti x določimo $l = i$ (u je na nivoju ali nižje od nivoja i); v nasprotnem primeru določimo $h = i$ (u je nižje od nivoja i). Ta proces se konča ko $h - l \leq 1$, ko lahko sklepamo, da je u na nivoju l . Potem zaključimo $find(x)$ operacijo z uporabo $u.jump$ in dvojno povezanega seznama listov.

T $find(T x)$ {	XFastTrie	
-------------------	-----------	--

```

int l = 0, h = w+1, ix = it.intValue(x);
Node v, u = r, q = newNode();
while (h-l > 1) {
    int i = (l+h)/2;
    q.prefix = ix >>> w-i;
    if ((v = t[i].find(q)) == null) {
        h = i;
    } else {
        u = v;
        l = i;
    }
}
if (l == w) return u.x;
Node pred = (((ix >>> w-l-1) & 1) == 1)
    ? u.jump : u.jump.child[0];
return (pred.child[next] == dummy)
    ? null : pred.child[next].x;
}

```

Vsaka iteracija `while` zanke v zgornji metodi zmanjša $h - l$ za približno faktor ali dva, tako da ta zanka najde u po $O(\log w)$ iteracijah. Vsaka iteracija opravi konstantno količino dela in eno `find(x)` operacijo v USet, ki porabi konstanten čas. Preostanek dela zavzame samo konstanten čas. Tako `find(x)` metoda v XFastTrie potrebuje samo $O(\log w)$ časa.

Metodi `add(x)` in `remove(x)` za XFastTrie sta skoraj identični enakim metodam v BinaryTrie. Edina razlika je upravljanje z razpršilnimi tabelami $t[0], \dots, t[w]$. Ob izvajanju operacije `add(x)`, ko je ustvarjeno novo vozlišče na nivoju i , je potem to vozlišče dodano v $t[i]$. Ob izvajanju `remove(x)` operacije, ko je vozlišče odstranjeno z nivoja i , je potem to vozlišče odstranjeno iz $t[i]$. Ker vstavljanje in brisanje iz razpršilne tabele traja konstanten čas, to ne poveča časa izvajanja `add(x)` in `remove(x)` za več kot konstanten faktor. Koda za `add(x)` in `remove(x)` je izpuščena, ker je skoraj identična (dolgi) kodi, ki se nahaja v implementaciji operacij za BinaryTrie.

Sledеči teorem povzame delovanje XFastTrie:

Izrek 13.2. *XFastTrie implementira SSet vmesnik za w -bitna cela števila. XFastTrie podpira operacije*

- `add(x)` in `remove(x)` v času $O(w)$ na operacijo in

- $\text{find}(x)$ v času $O(\log w)$ na operacijo

Prostorska zahtevnost $XFastTrie$, ki shrani n vrednosti je $O(n \cdot w)$.

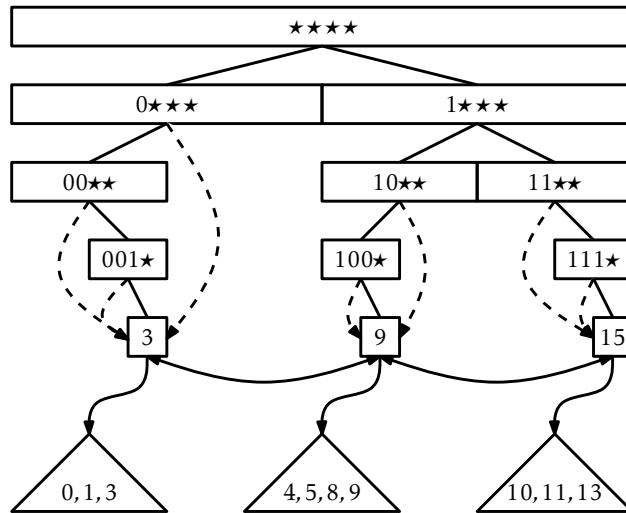
13.3 YFastTrie: Dvokratni-Logaritmični Čas SSet

$XFastTrie$ je velika, celo eksponentna, izboljšava $BinaryTrie$ v kategoriji poizvedbenega časa, vendar operaciji $\text{add}(x)$ in $\text{remove}(x)$ še nista veliko hitrejši. Poleg tega je poraba prostora $O(n \cdot w)$ večja kot pri drugih SSet implementacijah, predstavljenih v tej knjigi, ki uporabljajo $O(n)$ prostora. Možno je, da sta ta dva problema med sabo povezana; če n add(x) operacij gradi strukturo velikosti $n \cdot w$, potem operacija add(x) potrebuje vsaj w časa (in prostora) na operacijo.

$YFastTrie$, o katerem bomo govorili naprej, izboljša hkrati porabo prostora in hitrosti $XFastTrie$. $YFastTrie$ uporablja $XFastTrie$, xft , a le shranjuje $O(n/w)$ vrednosti v xft . Na ta način xft v celoti uporabi samo $O(n)$ prostora. Poleg tega je samo ena od vseh w operacij add(x) ali remove(x) v $YFastTrie$ enaka operaciji add(x) ali remove(x) v xft . Na tak način je povprečna zahtevnost nastalih klicev na xft operacije add(x) in remove(x) konstantna.

Tako se lahko vprašamo: če xft shranjuje samo n/w elementov, kam gre preostalih $n(1 - 1/w)$ elementov? Ti elementi se shranijo v *pomožnih strukturah*, v tem primeru je to podaljšana verzija treaps (7.2). Obstaja približno n/w takšnih pomožnih struktur – tako v povprečju vsaka shranjuje $O(w)$ primerov. Treaps so podprte z operacijami v logaritmičnem času SSet, tako pa bodo operacije treaps delale s časom $O(\log w)$, kot je to potrebno.

Če govorimo bolj konkretno, $YFastTrie$ vsebuje $XFastTrie$, xft , ki vsebuje naključne primere podatkov, kjer se vsak element pojavi v primerih neodvisno z verjetnostjo $1/w$. Zaradi prikladnosti je vrednost $2^w - 1$ vedno vsebovana v xft . Naj $x_0 < x_1 < \dots < x_{k-1}$ označuje elemente, ki so vsebovani v xft . Povezan z vsakem elementom x_i je treap t_i , ki shranjuje vse vrednosti v dosegu $x_{i-1} + 1, \dots, x_i$. To je ilustrirano na 13.7. $\text{find}(x)$ operacija v $YFastTrie$ je dokaj enostavna. V xft iščemo x in najdemo nekaj vrednosti x_i povezanih z treap t_i . Potem uporabimo



Slika 13.7: A YFastTrie containing the values 0, 1, 3, 4, 6, 8, 9, 10, 11, and 13.

metodo `treap find(x)` na t_i za odgovor na poizvedbo. Ta metoda se lahko v celoti zapiše v eni vrstici:

```
YFastTrie
T find(T x) {
    return xft.find(new Pair<T>(it.intValue(x))).t.find(x);
}
```

Prva `find(x)` operacija (na `xft`) vzame $O(\log w)$ časa. Druga `find(x)` operacija (nad treap) vzame $O(\log r)$ časa, kjer je r velikost treap.

Kasneje v tem razdelku, bomo pokazali, da je pričakovana velikost treap $O(w)$ torej ta operacija vzame $O(\log w)$ časa.¹

Dodajanje elementa v YFastTrie je tudi dokaj preprosto—večino časa. `Add(x)` metoda pokliče `xft.find(x)` ta alocira treap, t , v katerega bo x lahko vstavljen. Ta potem pokliče `t.add(x)` za dodajanje x k t . Pri tej točki, meče nepristranski kovanec katerih glave pridejo z verjetnostjo $1/w$ in tudi repi z verjetnostjo $1 - 1/w$. Če na kovancu dobimo glave, potem bo x dodan k `xft`.

¹To je aplikacija *Jensenove neenakosti*: If $E[r] = w$, then $E[\log r] \leq \log w$.

Tukaj stvari postanejo malce bolj zapletene. Ko je x dodan k xft , mora biti treap t razdeljeno na dva treaps, t_1 in t' . Treaps t_1 vsebuje vse vrednosti manjše ali enake od x ; t' je prvotno treap, t , z vsemi odstranjenimi elementi t_1 . Ko je to narejeno, dodamo par (x, t_1) k xft .

13.8 prikazuje primer.

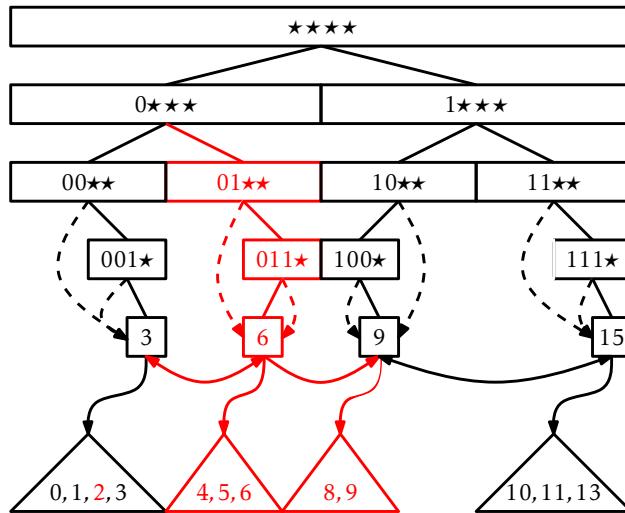
```
YFastTrie
boolean add(T x) {
    int ix = it.intValue(x);
    STreap<T> t = xft.find(new Pair<T>(ix)).t;
    if (t.add(x)) {
        n++;
        if (rand.nextInt(w) == 0) {
            STreap<T> t1 = t.split(x);
            xft.add(new Pair<T>(ix, t1));
        }
        return true;
    }
    return false;
}
```

Dodajanje x k t vzame $O(\log w)$ časa. ?? prikazuje, da je razdelitev t v t_1 in t' lahko narejena v $O(\log w)$ pričakovanem času. Dodajanje para (x, t_1) k xft vzame $O(w)$ časa, ampak se zgodi samo z verjetnostjo $1/w$. Zato je, pričakovan čas poteka $\text{add}(x)$ operacije

$$O(\log w) + \frac{1}{w} O(w) = O(\log w) .$$

$\text{Remove}(x)$ metoda razveljavi delo, ki se izvede z $\text{add}(x)$. xft uporabimo, da najdemo list u , in xft , ki vsebuje odgovor za $xft.\text{find}(x)$. Iz u , dobimo treap, t , ki vsebuje x in ta x odstrani iz t . Če je bil x shranjen v xft (in x ni enak $2^w - 1$) potem odstranimo x iz xft in dodamo elemente iz x -tega treap v treap, t_2 , ki je shranjen v u -tem nasledniku v povezanem seznamu. To je prikazano v 13.9.

```
YFastTrie
boolean remove(T x) {
    int ix = it.intValue(x);
    Node<T> u = xft.findNode(ix);
```



Slika 13.8: Dodajanje vrednosti 2 in 6 v YFastTrie. Pri metu kovanca za 6 pričakujemo glave, torej je bila 6 dodana k `xft` in treap, ki je vsebovalo 4, 5, 6, 8, 9 je bilo razdeljeno.

```

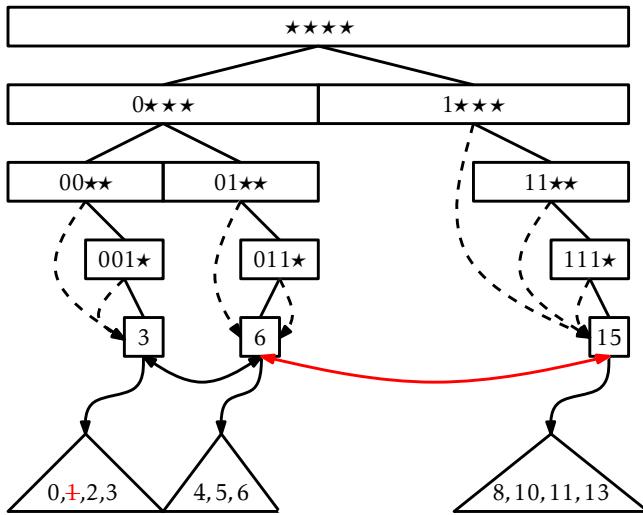
boolean ret = u.x.t.remove(x);
if (ret) n--;
if (u.x.x == ix && ix != 0xffffffff) {
    STreap<T> t2 = u.child[1].x.t;
    t2.absorb(u.x.t);
    xft.remove(u.x);
}
return ret;
}

```

Iskanje člena `u` in `xft` vzame $O(\log w)$ pričakovanega časa.

Odstranjevanje `x` iz `t` vzame $O(\log w)$ pričakovanega časa. Spet, ?? prikazuje, da je združevanje vseh elementov `t` v `t2` lahko storjena v $O(\log w)$ času. Če je potrebno, odstranjevanje `x` iz `xft` vzame $O(w)$ časa, toda `x` je vsebovan v `xft` z verjetnostjo $1/w$. Zato je pričakovan čas odstranjevanja elementa iz YFastTrie enak $O(\log w)$.

Prej v razpravi smo prestavili debato o velikosti poddreves znotraj te strukture. Pred zaključkom poglavja smo dokazali potreben rezultat.



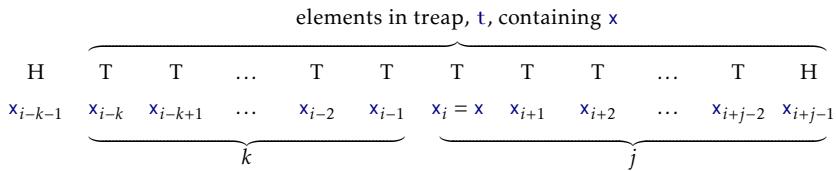
Slika 13.9: Odstranjevanje vrednosti 1 in 9 iz YFastTrie in 13.8.

Lema 13.1. Naj bo x celo število shranjeno v YFastTrie, spremenljivka n_x pa naj predstavlja število elementov v poddreesu t , ki vsebuje x . Velja $E[n_x] \leq 2w - 1$.

Dokaz. Omenjeno v 13.10. Naj $x_1 < x_2 < \dots < x_i = x < x_{i+1} < \dots < x_n$ opisuje elemente shranjene v YFastTrie. Poddrevo t vsebuje nekatere elemente večje kot, ali enake x . Ti elementi so $x_i, x_{i+1}, \dots, x_{i+j-1}$, kjer je x_{i+j-1} edini od teh elementov, pri katerem je met kovanca izveden v metodi add(x) vrnil grb. Z drugimi besedami, $E[j]$ je pričakovano število metov kovanca, ki jih potrebujemo, da pridobimo prvi grb.² Vsak met kovanca je neodvisen, grb se pojavi z vrjetnostjo $1/w$, velja $E[j] \leq w$. (Oglej si ?? za analizo primera $w = 2$.)

Podobno, elementi t , ki so manjši kot x so x_{i-1}, \dots, x_{i-k} , kjer se je v vseh k metov kovanca pojavila cifra, in met kovanca x_{i-k-1} predstavlja grb. Torej velja, $E[k] \leq w - 1$, ker je to isto metanje kovanca glede na prejšnji odstavek, vendar v tem primeru zadnji met ni bil štet. V povzetku

²Ta analiza ignorira dejstvo, da j nikoli ne preseže $n - i + 1$. Kakorkoli, to zgolj zmanjša vrednost $E[j]$, zgornja meja pa je še vedno enaka.



Slika 13.10: Število elementov v poddrevesu t , ki vsebujejo x je določeno z metanjem dveh kovancev.

$n_x = j + k$, torej velja

$$E[n_x] = E[j + k] = E[j] + E[k] \leq 2w - 1 .$$

□

13.1 Je zadnji del v dokazu teorema, ki povzema učinkovitost YFastTrie :

Izrek 13.3. *YFastTrie implementira SSet v mestnik za w -bitna cela števila. YFastTrie podpira operacije $\text{add}(x)$, $\text{remove}(x)$, in $\text{find}(x)$ v pričakovanem času $O(\log w)$ na operacijo. Prostor, ki ga YFastTrie porabi za hrambo n vrednosti je $O(n + w)$.*

Dodaten člen w pri prostorski zahtevnosti prihaja iz dejstva, da xft vedno hrani vrednost $2^w - 1$. Implementacija je lahko drugačna (v zakup moramo vzeti dodajanje kode) in ni potrebno hraniti te vrednosti. V tem primeru prostorska zahtevnost teorema postane $O(n)$.

13.4 Razprava in vaje

Prvo podaktovno strukturo, ki zagotavlja časovno zahtevnost $O(\log w)$ za operacije $\text{add}(x)$, $\text{remove}(x)$, in $\text{find}(x)$ je predlagal van Emde Boas in je od takrat poznana kot *van Emde Boas* (or *razslojeno*) drevo [?]. Prvotna *van Emde Boas* struktura je imela velikost 2^w in je bila zato nepraktična za večja cela števila.

Podatkovni strukturi XFastTrie in YFastTrie je odkril Willard [?]. Struktura XFastTrie je močno povezana z drevesom *van Emde Boas*; na primer, razpršene tabele v XFastTrie nadomestijo matrike v drevesu *van Emde Boas*. To pomeni, da drevo *van Emde Boas* hrani matriko dolžine 2^i namesto razpršene tabele $t[i]$.

Druga struktura za hranitev celih števil so Fredman in Willardova fuzijska drevesa [?]. Ta struktura lahko hrani n w -bitnih števil v prostoru $O(n)$ tako, da se operacija $\text{find}(x)$ izvede v času $O((\log n)/(\log w))$. S kombinacijo fuzijskih dreves, ko je $\log w > \sqrt{\log n}$ in YFastTrie , ko je $\log w \leq \sqrt{\log n}$, pridobimo prostorno podatkovno strukturo $O(n)$, ki lahko implementira operacijo $\text{find}(x)$ v času $O(\sqrt{\log n})$. Nedavni rezultati spodnje meje Pătrașcu in Thorup [?] kažejo na to, da so ti rezultati bolj ali manj optimalni, vsaj kar se tiče struktur, ki porabijo le $O(n)$ prostora.

Naloga 13.1. Sestavi in implementiraj poenostavljen različico BinaryTrie , ki nima kazalcev povezanega seznama ali skakalnih kazalcev, operacija $\text{find}(x)$ pa teče v $O(w)$ času.

Naloga 13.2. Sestavi in izpelji poenostavljen implementacijo XFastTrie , ki ne uporablja dvojiškega drevesa. Namesto tega naj vaša implementacija vse hrani v dvojno povezanem seznamu in v $w + 1$ razpršenih tabelah.

Naloga 13.3. BinaryTrie si lahko predstavljamo kot strukturo, ki hrani bitne nize dolžine w na tak način, da je vsak bitni niz predstavljen kot pot, od korena do lista. Uporabite to idejo pri izvedbi SSet , ki hrani nize spremenljive dolžine in implementira $\text{add}(s)$, $\text{remove}(s)$, in $\text{find}(s)$ v času sorazmernem dolžini s .

Namig: Vsako vozlišče v vaši podatkovni strukturi naj hrani razpršeno tabelo, ki je indeksirana z vrednostjo znaka.

Naloga 13.4. Za število $x \in \{0, \dots, 2^w - 1\}$, kjer $d(x)$ pomeni razliko med x in vrednostjo, ki jo vrne $\text{find}(x)$ [če $\text{find}(x)$ vrne `null`, potem določi $d(x)$ kot 2^w]. Na primer, če $\text{find}(23)$ vrne 43, potem $d(23) = 20$.

1. Sestavi in implementiraj spremenjeno različico operacije $\text{find}(x)$ v XFastTrie , ki se izvaja v času $O(1 + \log d(x))$. Nasvet: Razpršena tabela $t[w]$ vsebuje vse vrednosti, x , kot so $d(x) = 0$, torej bi bilo tu najbolje začeti.
2. Sestavi in implementiraj spremenjeno različico operacije $\text{find}(x)$ v XFastTrie , ki se izvaja v času $O(1 + \log \log d(x))$.

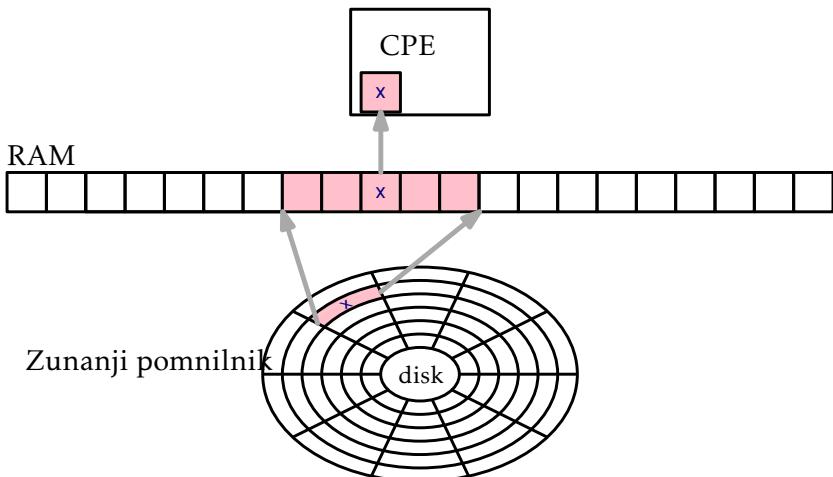
Poglavlje 14

Iskanje v zunanjem pomnilniku

Skozi knjigo smo uporabljali w -bitni besedni-RAM model računanja, katerega smo opredelili v 1.4. Implicitna predpostavka tega modela je, da ima naš računalnik dovolj velik bralno-pisalni pomnilnik za shranjevanje vseh podatkov v podatkovni strukturi. V nekaterih primerih ta predpostavka ni veljavna. Obstajajo zbirke podatkov, ki so tako velike, da noben računalnik nima dovolj glavnega pomnilnika za njihovo shranjevanje. V takih primerih se mora aplikacija zateči k shranjevanju podatkov na pomožni, zunanji pomnilniški medij, kot je trdi disk, SSD disk ali celo omrežni datotečni strežnik (ki ima lastno zunanje shranjevanje).

Dostopanje do elementa v zunanjem pomnilniku je zelo počasno. Trdi disk v računalniku, na katerem je bila spisana ta knjiga, ima povprečen čas dostopa 19 ms, SSD disk pa ima povprečen čas dostopa 0,3 ms. Za primerjavo, bralno-pisalni pomnilnik v računalniku ima povprečen čas dostopa manj kot 0,000113 ms. Dostop do RAM-a je več kot 2.500-krat hitrejši kot dostop do SSD diska, ter več kot 160.000-krat hitrejši kot dostop do trdega diska.

Te hitrosti so dokaj tipične; dostopanje do naključnega bajta v RAM-u je tisočkrat hitrejše kot dostopanje do naključnega bajta na trdem disku ali SSD disku. Čas dostopa pa vseeno ne pove vsega. Ko dostopamo do bajta na trdem disku ali SSD disku je prebran celoten *blok* diska. Vsak izmed diskov na računalniku ima velikost bloka 4 096; vsakič, ko preberemo en bajt, nam disk vrne blok, ki vsebuje 4 096 bajtov. Če našo podatkovno strukturo skrbno organiziramo, to pomeni, da z vsakim dostopom do



Slika 14.1: V modelu zunanjega pomnilnika, dostop do posameznega elementa x v zunanjem pomnilniku, zahteva branje celotnega bloka, ki vsebuje x , v glavni pomnilnik.

diska dobimo 4 096 bajtov, ki so nam v pomoč pri dokončanju operacije.

To je ideja računanja z *modelom zunanjega pomnilnika*, shematsko prikazanega v 14.1. Pri tem modelu ima računalnik dostop do velikega zunanjega pomnilnika, kjer so vsi podatki. Ta pomnilnik je razdeljen na spominske *bloke*, kjer vsak vsebuje B besed. Računalnik ima tudi omejen notranji pomnilnik na katerem lahko opravlja izračune. Čas za prenos bloka med notranjim in zunanjim pomnilnikom je konstanten. Izračuni izvedeni v notranjem pomnilniku so *zanemarljivi*; ne vzamejo nič časa. Da so izračuni na notranjem pomnilniku zanemarljivi, se morda sliši malo nenavadno, vendar le preprosto poudarja dejstvo, da je zunanji pomnilnik toliko počasnejši od RAM-a.

V popolnem modelu zunanjega pomnilnika je velikost notranjega pomnilnika tudi parameter. Vendar pa za podatkovne strukture opisane v tem poglavju zadošča, da imamo notranji pomnilnik velikosti $O(B + \log_B n)$. To pomeni, da mora biti pomnilnik sposoben shraniti konstantno število blokov in rekurziven sklad višine $O(\log_B n)$. V večini primerov, izraz $O(B)$ prevladuje pri zahtevah po pomnilniku. Na primer, tudi pri relativno majhni vrednosti $B = 32$, $B \geq \log_B n$ za vse $n \leq 2^{160}$. V

desetiškem zapisu, $B \geq \log_B n$ za vse

$$n \leq 1\,461\,501\,637\,330\,902\,918\,203\,684\,832\,716\,283\,019\,655\,932\,542\,976 .$$

14.1 Bločna shramba

Pojem zunanjega pomnilnika vključuje veliko število različnih naprav, od katerih ima vsaka svojo velikost bloka in je dostopna s svojo zbirko sistemskih klicev. Da poenostavimo razlago tega poglavja in se osredotočimo na skupne ideje, povzamemo zunanje pomnilniške naprave z objektom bločna shramba. Bločna shramba hrani zbirko spominskih blokov, kjer ima vsak velikost B . Vsak blok je enolično določen s celoštevilskim indeksom. Bločna shramba podpira sledeče operacije:

1. `readBlock(i)`: Vrne vsebino bloka z indeksom i .
2. `writeBlock(i, b)`: Zapiše vsebino bloka b v blok z indeksom i .
3. `placeBlock(b)`: Vrne nov indeks in shrani vsebino bloka b na ta indeks.
4. `freeBlock(i)`: Sprosti blok z indeksom i . To nakazuje, da vsebina tega bloka ni več v uporabi in, da se zunanji pomnilnik, ki je bil dodeljen temu bloku, lahko ponovno uporabi.

Bločno shrambo si najlažje predstavljamemo tako, da si ga zamislimo kot shranjevanje datoteke na disk, kateri je razdeljen na bloke, kjer vsak vsebuje B bajtov. Na ta način `readBlock(i)` in `writeBlock(i, b)` preprosto bereta in zapisujeta bajte $iB, \dots, (i+1)B - 1$ te datoteke. Poleg tega bi preprosta bločna shramba lahko vodila *prosti seznam* blokov, ki so na voljo za uporabo. Bloki, sproščeni s `freeBlock(i)`, so dodani prostemu seznamu. Na ta način lahko `placeBlock(b)` uporabi blok iz prostega seznama ali, če nobeden ni na voljo, doda nov blok na konec datoteke.

14.2 B-drevesa

V tem poglavju bomo razpravljali o posplošitvah dvojiških dreves, imenovanih *B*-drevesa, ki so učinkovita predvsem v zunanjem pomnilniškem modelu. Alternativno se na *B*-drevesa lahko gleda kot na posplošitev 2-4 dreves, opisana v poglavju 9.1. (2-4 drevo je posebni primer *B*-drevesa, ki ga dobimo z določitvijo $B = 2$.)

Za katerokoli število $B \geq 2$ je *B-drevo*, drevo, pri katerem imajo vsi listi enako globino in vsako notranjo vozlišče (z izjemo korena), \mathbf{u} , ima najmanj B otrok in največ $2B$ otrok. Otroci vozlišča \mathbf{u} so shranjeni v polju $\mathbf{u}.otroci$. Zahtevano število otrok ne velja pri korenju, ki pa ima lahko število otrok med 2 in $2B$.

Če je višina *B*-drevesa h , iz tega sledi, da število listov v *B*-drevesu ℓ , izpolnjuje naslednji neenakosti:

$$2B^{h-1} \leq \ell \leq 2(2B)^{h-1} .$$

Vzamemo logaritem iz prve neenakosti in preuredimo. Dobimo:

$$\begin{aligned} h &\leq \frac{\log \ell - 1}{\log B} + 1 \\ &\leq \frac{\log \ell}{\log B} + 1 \\ &= \log_B \ell + 1 . \end{aligned}$$

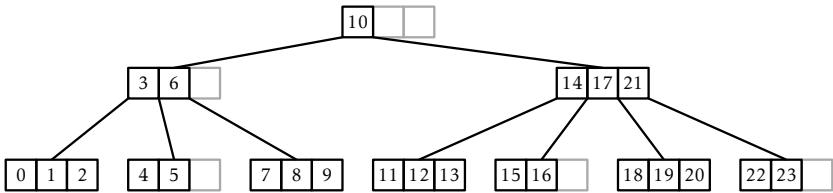
Višina *B*-drevesa je sorazmerna logaritmu števila listov z osnovom B .

Vsako vozlišče, \mathbf{u} , v *B*-drevesu shranjuje polje ključev

$\mathbf{u}.keys[0], \dots, \mathbf{u}.keys[2B-1]$. Če je \mathbf{u} notranje vozlišče z k otroci, potem je število ključev, ki so shranjeni v \mathbf{u} natanko $k-1$ in ti so shranjeni v $\mathbf{u}.keys[0], \dots, \mathbf{u}.keys[k-2]$. Ostalih $2B-k+1$ mest v polju $\mathbf{u}.keys$ je nastavljeno na `null`. Če je \mathbf{u} notranje vozlišče in ni koren, potem \mathbf{u} vsebuje med $B-1$ in $2B-1$ ključev. Ključi v *B*-drevesu so razvrščeni podobno kot ključi v dvojiškem iskalnem drevesu. Za vsako vozlišče \mathbf{u} , ki shranjuje $k-1$ ključev velja:

$$\mathbf{u}.keys[0] < \mathbf{u}.keys[1] < \dots < \mathbf{u}.keys[k-2] .$$

Če je \mathbf{u} notranje vozlišče, potem za vsak $i \in \{0, \dots, k-2\}$ velja, da $\mathbf{u}.keys[i]$ je večji od vseh ključev shranjenih v poddrevesu



Slika 14.2: B -drevo, $B = 2$.

zakoreninjenega na `u.otroci[i]` vendar manjši od vseh ključev shranjenih v poddrevesu, ki je zakoreninjen na `u.children[i + 1]`.

$$\text{u.children}[i] < \text{u.keys}[i] < \text{u.children}[i + 1].$$

Primer B -drevesa z $B = 2$ je prikazan na sliki 14.2.

Upoštevajte, da so podatki shranjeni v vozliščih B -drevesa velikosti $O(B)$. Zato je v nastavitev zunanjega pomnilnika vrednost B za B -drevo določena tako, da celotno vozlišče lahko ustreza enemu zunanju pomnilniškemu bloku. V tem primeru je čas izvajanja operacij na B -drevesu v zunanjem spominskem modelu sorazmerno številu vozlišč, ki jih običemo (branje ali pisanje) med operacijo.

Poglejmo si primer. Če ključe predstavljajo 4 bajtna števila in indeksi vozlišč so prav tako veliki 4 bajte, potem nastavitev $B = 256$ pomeni, da vsako vozlišče hrani

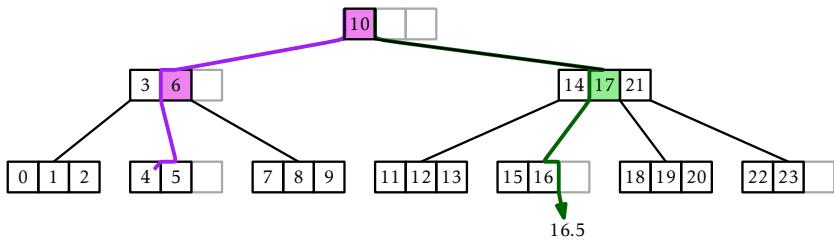
$$(4 + 4) \times 2B = 8 \times 512 = 4096$$

bajtov podatkov. To bi bila odlična vrednost B za trdi disk ali pogon SSD (predstavljen v uvodu tega poglavja), kateri ima velikost bloka 4096 bajtov.

`BTree` razred, ki implementira B -drevo, vsebuje `BlockStore`, `bs`, ki vsebuje `BTree` vozlišča in prav tako indeks, `ri`, korena. Kot ponavadi, število `n` predstavlja količino podatkov v podatkovni strukturi:

```
----- BTree -----
int n;
BlockStore<Node> bs;
int ri;
```

Iskanje v zunanjem pomnilniku



Slika 14.3: Uspešno iskanje (vrednosti 4) in neuspešno iskanje (za vrednost 16.5) v B-drevesu. Obarvana vozlišča predstavljajo, kje se je vrednost med iskanjem zja spremenila.

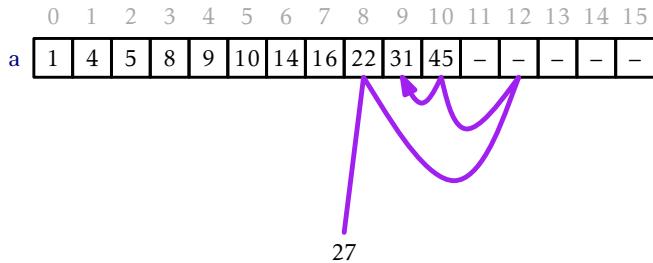
14.2.1 Iskanje

Implementacija operacije na `jdi(x)`, ilustrirana v 14.3, je posplošitev operacije na `jdi(x)` v dvojiškem iskalnem drevesu. Iskanje `x`-a se začne v korenju. Z uporabo ključev, shranjenih v vozlišču, `u`, določimo v katerem otroku od `u` bomo nadaljevali iskanje.

Bolj natančno, v vozlišču `u` iskanje preveri če je `x` shranjen v `u.keys`. Če je, je bil `x` najden in iskanje je zaključeno. V nasprotnem primeru, najdemo najmanjše število `i`, da je `u.keys[i] > x` in nadaljujemo iskanje v poddrevesu zakoreninjenem na `u.otroci[i]`. Če noben ključ v `u.keys` ni večji od `x`, potem iskanje nadaljujemo v najbolj desnem otroku od `u`. Tako kot pri dvojiškem iskalnem drevesu, si algoritom zapolni nedavno viden ključ, `z`, ki je večji od `x`. V primeru, ko `x` ni najden, se `z` vrne kot najmanjša vrednost, ki je večja ali enaka `x`.

```

BTree
T find(T x) {
    T z = null;
    int ui = ri;
    while (ui >= 0) {
        Node u = bs.readBlock(ui);
        int i = findIt(u.keys, x);
        if (i < 0) return u.keys[-(i+1)]; // found it
        if (u.keys[i] != null)
            z = u.keys[i];
        ui = u.children[i];
    }
}
```



Slika 14.4: The execution of `findIt(a, 27)`.

```

}   return z;
}
```

Osrednjega pomena za metodo `najdi(x)` je metoda `najdiIt(a, x)`, ki išče v `null`-napolnjeno urejeno polje, `a`, vrednost `x`. Ta metoda, predstavljena v 14.4, deluje za vsako polje, `a`, kjer je $a[0], \dots, a[k-1]$ urejeno zaporedje ključev in so $a[k], \dots, a[a.length - 1]$ vsi postavljeni na `null`. Če je `x` v polju na mestu `i`, potem metoda `najdiIt(a, x)` vrne $-i - 1$. V nasprotnem primeru vrne najmanjši indeks, `i`, za katerega velja, da $a[i] > x$ ali $a[i] = \text{null}$.

```

----- BTree -----
int najdiIt(T[] a, T x) {
    int lo = 0, hi = a.length;
    while (hi != lo) {
        int m = (hi+lo)/2;
        int cmp = a[m] == null ? -1 : compare(x, a[m]);
        if (cmp < 0)
            hi = m;           // look in first half
        else if (cmp > 0)
            lo = m+1;         // look in second half
        else
            return -m-1; // found it
    }
    return lo;
}
```

Metoda `najdiIt(a, x)` uporabi binarno iskanje ki razpolovi iskanje pri

vsakem koraku. Za delovanje porabi $O(\log(a.length))$ časa. V našem primeru, $a.length = 2B$, zato na jdiIt(a, x) porabi $O(\log B)$ časa. Čas delovanja oben operacij B -drevesa find(x) lahko analiziramo v običajnem besednjem-RAM modelu (kjer štejemo vsak ukaz) in v zunanjem pomnilniškem modelu (kjer štejemo samo število obiskanih vozlišč). Ker vsak list v B -drevesu shranjuje vsaj en ključ in je višina B -drevesa z ℓ listi $O(\log_B \ell)$, je višina od B -drevesa, ki shranjuje n ključev $O(\log_B n)$. Zato je v zunanjem pomnilniškem modelu čas, ki ga porabi operacija na jdi(x) $O(\log_B n)$. Da določimo čas delovanja v RAM modelu, moramo računati čas klicanja operacije na jdiIt(a, x) za vsako vozlišče, ki ga običemo. Čas delovanja operacije na jdi(x) v modelu besednj RAM je

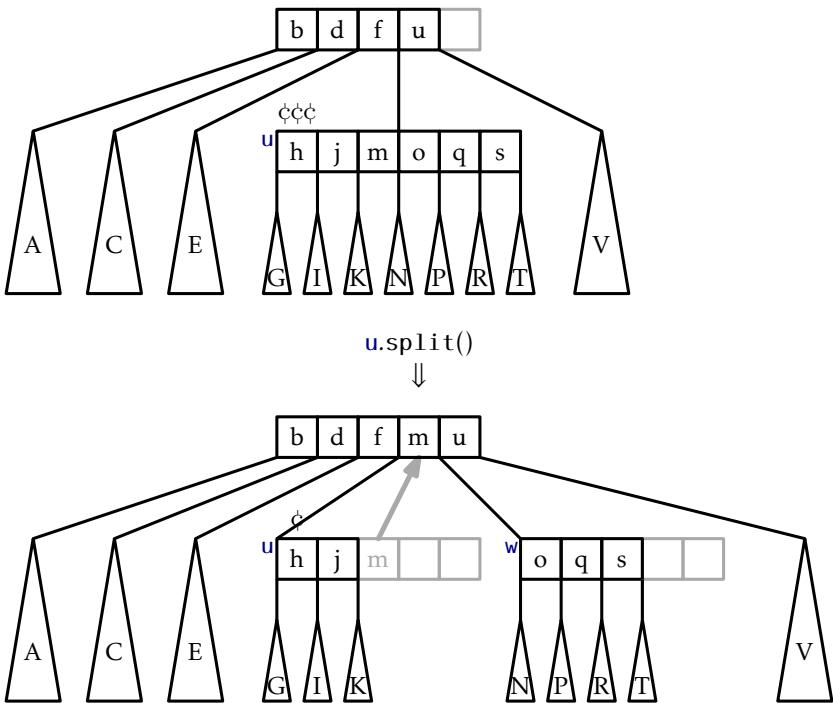
$$O(\log_B n) \times O(\log B) = O(\log n) .$$

14.2.2 Dodajanje

Ena glavnih razlik med podatkovnima strukturama B -dreves in [binarnimIskalnimDrevesom\(6.2\)](#) je, da vozlišča B -dreves ne hranijo kazalcev na njihove starše. Vzrok tega bomo razložili malce kasneje. Ker kazalci na starše ne obstajajo, pomeni, da je operaciji add(x) in remove(x) v B -drevesih najlaže implementirani s pomočjo rekurzije.

Kot za vsa uravnotežena iskalna drevesa je tudi tu potrebno uravnoteženje drevesa, če se pri izvajanju operacije add(x) drevo izrodi. Pri B -drevesih za to skrbi *razdeljevanje* vozlišč. Za nadaljevanje glejte [14.5](#). Čeprav razdeljevanje deluje na dveh plasteh drevesa, je najbolj razumljivo, kot operacija, ki vzame vozlišče u , ki vsebuje $2B$ ključev in ima $2B + 1$ otrok. Ustvari novo vozlišče w , ki podeduje $u.children[B], \dots, u.children[2B]$. Novo vozlišče w prav tako vzame največje ključe B , $u.keys[B], \dots, u.keys[2B - 1]$ od vozlišča u . Na tej točki ima u B otrok in B ključev. Dodaten ključ, $u.keys[B - 1]$, se posreduje staršemu vozlišču u , posreduje pa se tudi vozlišče w .

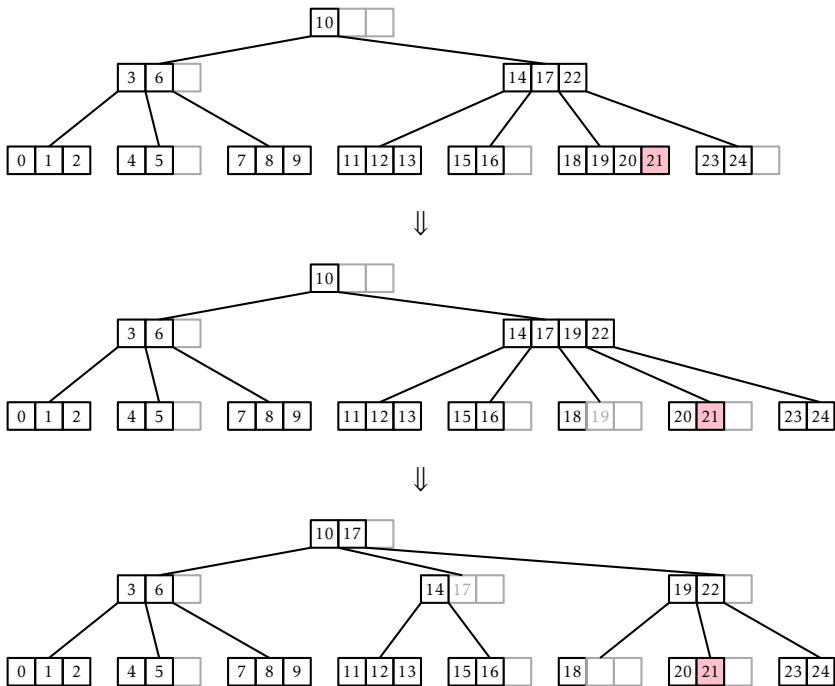
Opazimo, da operacija razdeljevanja spreminja tri vozlišča: u , starše vozlišča u in novo vozlišče w . Sedaj smo prišli do odgovora, zakaj vozlišča B -dreves ne ohranljajo kazalcev na starše. Če bi jih, bi morali vsem $B + 1$ otrokom, ki so podedovani vozlišču w popraviti kazalce na njihove starše. Število dostopov do zunanjega pomnilnika bi se povečalo iz 3 na $B + 4$



Slika 14.5: Razdeljvanje vozlišča u v B -drevesu ($B = 3$). Opazimo, da se ključ $u.keys[2] = m$ posreduje iz u njegovim staršem.

dostope. To bi poslabšalo učinkovitost B -drevesa pri večjih številih B . Metoda $\text{add}(x)$ v B -drevesih je prikazana v 14.6. V višji plasti metoda poišče list, u , v katerega bo dodala vrednost x . Če dodajanje pozroči, da u postane prepoln (ker že vsebuje $B - 1$ ključev), se u razdeli. Lahko se zgodi, da postanejo tudi starši prepolni. V tem primeru se razdelijo tudi starši. To lahko spet povzroči deljenje pristaršev vozlišča u in tako naprej. To se vzpenja po drevesu toliko časa, dokler ne doseže vozlišča, ki ni prepoln ali dokler se koren drevesa ne razdeli. V prvem primeru se postopek ustavi. V drugem primeru, se ustvari novo vozlišče, katerega otroci postanejo pridobljena vozlišča pri razdelitvi prvotnega korena. Povzetek metode $\text{add}(x)$ je, da se sprehaja od korena do iskanega(x) lista, doda x v ta list, se začne pomikati nazaj proti korenju, razdeli vsa prepolna vozlišča na katere naleti na poti navzgor. S tem preletom v

Iskanje v zunanjem pomnilniku



Slika 14.6: Operacija $\text{add}(x)$ v B-drevesu. Dodajanje vrednosti 21, dva vozlišča se razdelita

mislih, se lahko sedaj spustimo v detajle, kako naj bo ta rekurzivna metoda implementirana.

Večino dela add(*x*) je narejenega z metodo addRecursive(*x, ui*), katera doda vrednost *x* v poddrevo, katerega koren *u*, ima identifikator *ui*. Če je *u* list, se *x* enostavno vsavi v *u.keys*, sicer se doda rekurzivno v poddrevo ustreznega sina *u'* od *u*. Rezultat tega rekurzivnega klica je ponavadi *null*, ampak lahko je tudi referenca na novo kreirano vozlišče *w*, kateri je nastal zaradi razdelitve *u'*. V tem primeru *u* podeduje *w* in vzame njegovo prvo vrednost, ter dokonča razdelitev na *u'*.

Ko je bila vrednost *x* dodana (ali v *u* ali v potomce *u*), metoda addRecursive(*x, ui*) preveri, če *u* hrani preveč (več kot $2B - 1$) ključev. V primeru ko jih hrani preveč, se mora *u* razdeliti z klicom metode *u.split()*. Rezultat klica *u.split()* je novo vozlišče, ki je uporabljeno kot rezultat metode addRecursive(*x, ui*).

```
BTREE
Node addRecursive(T x, int ui) {
    Node u = bs.readBlock(ui);
    int i = findIt(u.keys, x);
    if (i < 0) throw new DuplicateValueException();
    if (u.children[i] < 0) { // leaf node, just add it
        u.add(x, -1);
        bs.writeBlock(u.id, u);
    } else {
        Node w = addRecursive(x, u.children[i]);
        if (w != null) { // child was split, w is new child
            x = w.remove(0);
            bs.writeBlock(w.id, w);
            u.add(x, w.id);
            bs.writeBlock(u.id, u);
        }
    }
    return u.isFull() ? u.split() : null;
}
```

Metoda addRecursive(*x, ui*) je pomožna metoda metode add(*x*), katera kliče addRecursive(*x, ri*), da vstavi *x* v koren *B*-drevesa. Če addRecursive(*x, ri*) povzroči, da se koren razdeli, se ustvari nov koren

in si za svoje otroke vzame otroke starega korena in otroke novega vozlišča, pridobljenega pri razdelitvi starega korena.

BTree

```
boolean add(T x) {
    Node w;
    try {
        w = addRecursive(x, ri);
    } catch (DuplicateValueException e) {
        return false;
    }
    if (w != null) { // root was split, make new root
        Node newroot = new Node();
        x = w.remove(0);
        bs.writeBlock(w.id, w);
        newroot.children[0] = ri;
        newroot.keys[0] = x;
        newroot.children[1] = w.id;
        ri = newroot.id;
        bs.writeBlock(ri, newroot);
    }
    n++;
    return true;
}
```

Metodo `add(x)` in pomožno metodo `addRecursive(x, ui)` lahko analiziramo v dveh fazah:

faza ugrezanja: Med fazo ugrezanja rekurzije, preden je `x` dodan, imamo dostop do zaporedja vozlišč B -dreves in nad vsakim vozliščem kličemo metodo `findIt(a, x)`. Kot pri metodi `find(x)` to potrebuje $O(\log_B n)$ časa v zunanjem spominskem modelu in $O(\log n)$ časa v modelu RAM.

faza vzpenjanja: Med fazo vzpenjanja rekurzije, po tem ko je `x` dodan, lahko to izvede največ $O(\log_B n)$ delitev. Vsaka razdelitev vsebuje tri vozlišča, tako da ta faza porabi $O(\log_B n)$ časa v zunanjem spominskem modelu. Vendar vsaka razdelitev zahteva premikanje B ključev in otrok iz enega vozlišča na drugega, tako da porabi $O(B \log n)$ časa v modelu RAM.

Spomnimo, da je lahko vrednost B precej velika, veliko večja kot $\log n$. Zato je v modelu RAM, dodajanje vrednosti v B -drevo lahko veliko počaseje kot dodajanje v uravnovešeno binarno iskalno drevo. Kasneje v 14.2.4, bomo pokazali, da situacija ni tako zelo slaba; amortizacijska številka operacij razdelitve med izvajanjem operacije $\text{add}(x)$ je konstantna. To kaže na to, da (amortiziran) izvajalni čas operacije $\text{add}(x)$ v modelu RAM $O(B + \log n)$.

14.2.3 Odstranjevanje

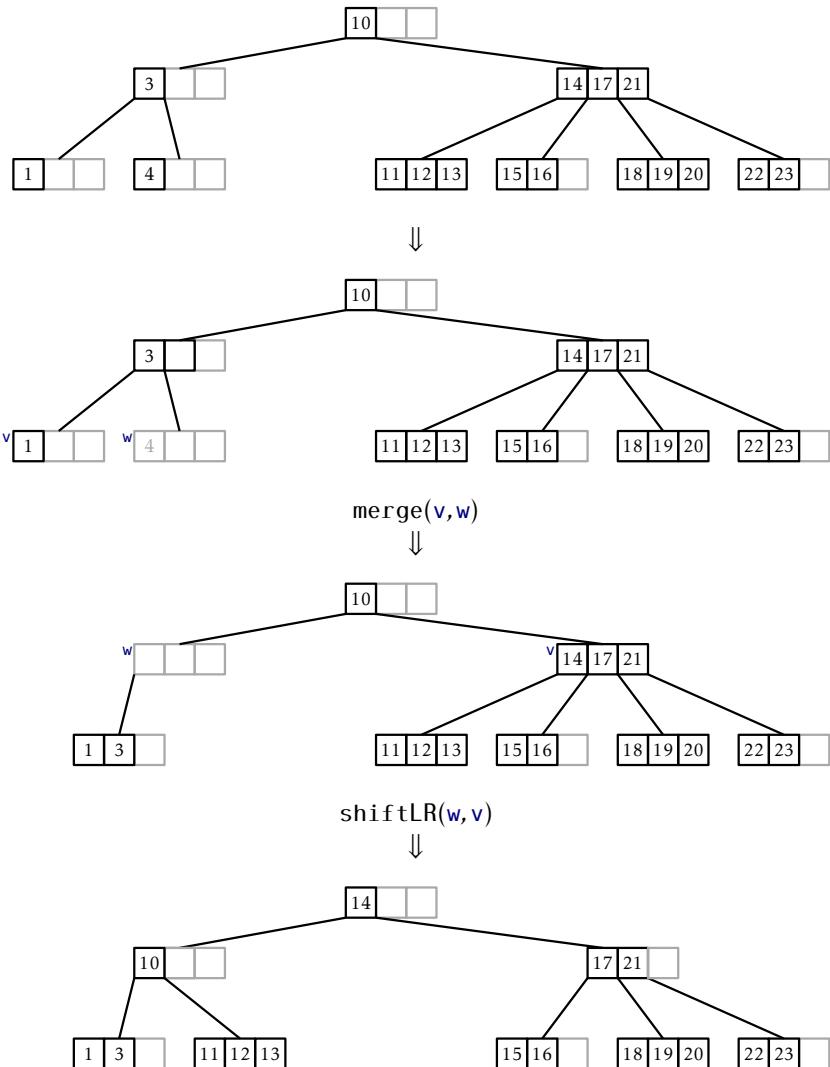
Operacija $\text{remove}(x)$ v BTree je prav tako najlažje implementirana kot rekurzivna metoda. Čeprav rekurziven način implementacije metode $\text{remove}(x)$ razširi kompleksnost čez več metod, je celoten proces, kot je prikazan v 14.7, dokaj preprost. S prestavljanjem ključev okrog problem skrčimo na odstranitev vrednosti, x' , iz določenega lista, u . Odstranitev x' lahko pusti u z manj kot $B - 1$ ključi; takšen dogodek se imenuje *spodnja prekoračitev*.

V primeru spodnje prekoračitve, si u sposodi ključe od ali je združen z enim od svojih sorodnikov. Če pride do združitve u s sorodnikom, bo sedaj u -jev starš imel enega otroka in enega ključa manj, kar lahko povzroči spodnjo prekoračitev u -jevega starša; to je ponovno popravljeno z izposojo ali združitvijo, vendar združitev lahko povzroči spodnjo prekoračitev u -jevega starega starša. Ta proces se ponavlja vse nazaj do korena, dokler ne pride več do prekoračitve ali se korenova zadnja otroka združita v enega samega. Če se zgodi slednje, je koren odstranjen in njegov preostali otrok postane nov koren.

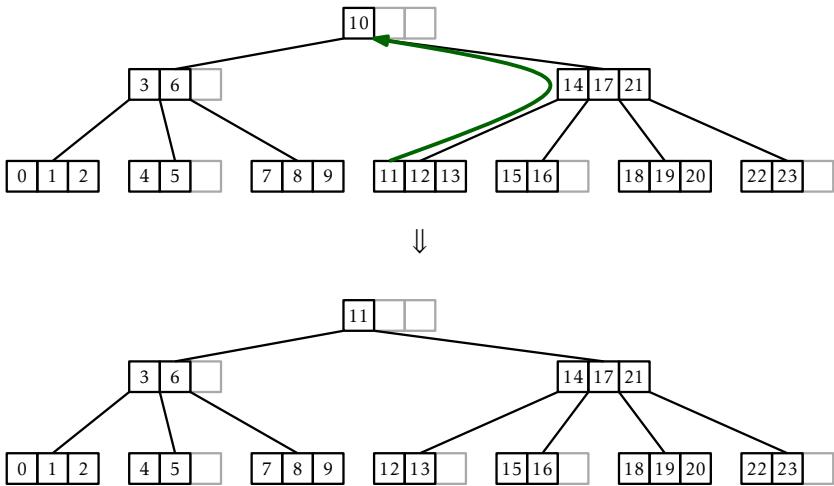
Sledi podrobni ogled načina implementacije posameznega koraka. Prva naloga metode $\text{remove}(x)$ je poiskati element x , ki ga želimo odstraniti. Če se x nahaja v listu, sledi odstranitev x iz tega lista. V nasprotnem primeru, če je x najden v $u.\text{keys}[i]$ za neko notranje vozlišče u , algoritem odstrani najmanjšo vrednost, x' , v podrevesu s korenom, ki se nahaja na $u.\text{children}[i + 1]$. Vrednost x' je najmanjša vrednost shranjena v BTree, ki je večja od x . Vrednost x' -a nato zamenja vrednost x v $u.\text{keys}[i]$. Ta proces je prikazan v 14.8.

Metoda $\text{removeRecursive}(x, u)$ je rekurzivna implementacija predhodnega algoritma:

Iskanje v zunanjem pomnilniku



Slika 14.7: Odstranitev vrednosti 4 iz B-drevesa povzroči eno združitev in eno izposojo.



Slika 14.8: Operacija `remove(x)` v B – drevesu. Da odstranimo vrednost $x = 10$, jo zamenjamo z $x' = 11$ in odstranimo 11 iz lista, ki jo vsebuje.

```
BTree
boolean removeRecursive(T x, int ui) {
    if (ui < 0) return false; // didn't find it
    Node u = bs.readBlock(ui);
    int i = findIt(u.keys, x);
    if (i < 0) { // found it
        i = -(i+1);
        if (u.isLeaf()) {
            u.remove(i);
        } else {
            u.keys[i] = removeSmallest(u.children[i+1]);
            checkUnderflow(u, i+1);
        }
        return true;
    } else if (removeRecursive(x, u.children[i])) {
        checkUnderflow(u, i);
        return true;
    }
    return false;
}
T removeSmallest(int ui) {
```

```

Node u = bs.readBlock(ui);
if (u.isLeaf())
    return u.remove(0);
T y = removeSmallest(u.children[0]);
checkUnderflow(u, 0);
return y;
}

```

Po rekurzivnem odstranjevanju vrednosti x iz i -tega otroka u -ja mora $\text{removeRecursive}(x, ui)$ zagotoviti, da ima ta otrok še vedno vsaj $B - 1$ ključev. V predhodni kodi je to zagotovljeno z metodo $\text{checkUnderflow}(x, i)$, ki preveri podkoračitev v i -temu otroku u -ja in jo po potrebi popravi. Naj bo w i -ti otrok u -ja. Če ima w samo $B - 2$ ključev, ga je treba popraviti, za kar pa potrebujemo w -vega brata, ki je lahko u -jev otrok z indeksom $i + 1$ ali z indeksom $i - 1$. Ponavadi izberemo tistega z indeksom $i - 1$, ki je w -jev brat neposredno na njegovi lev. Recimo mu v . Edini primer v katerem to ne deluje je kadar je $i = 0$. V tem primeru uporabimo brata, ki je neposredno na w -jevi desni.

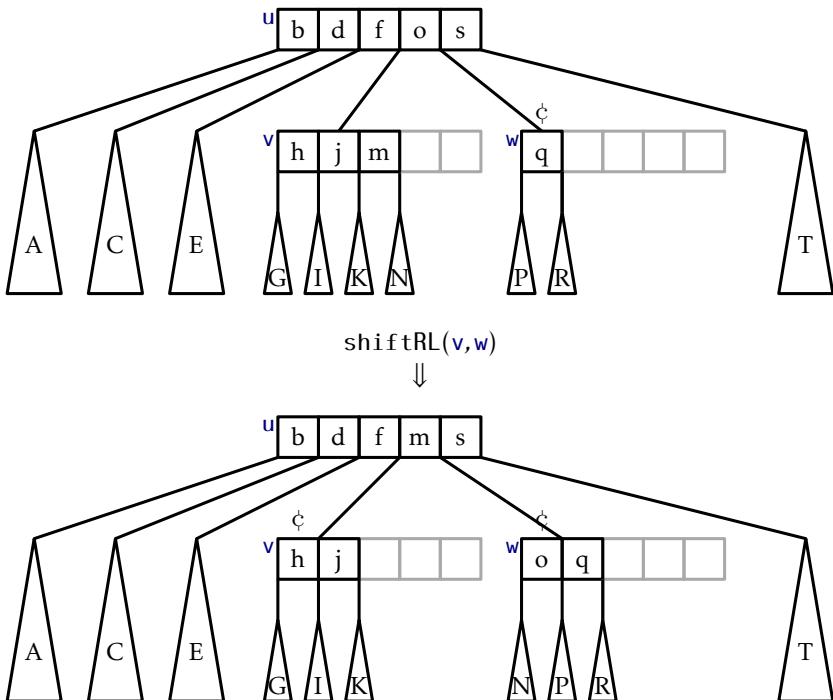
```

BTree
void checkUnderflow(Node u, int i) {
    if (u.children[i] < 0) return;
    if (i == 0)
        checkUnderflowZero(u, i); // use u's right sibling
    else
        checkUnderflowNonZero(u, i);
}

```

Sedaj se osredotočimo na primer, ko je $i \neq 0$, tako da bo kakršnakoli podkoračitev pri i -temu otroku vozlišča u popravljena s pomočjo njegovega otroka z indeksom ($i - 1$). Primer, ko je $i = 0$ je podoben. Podrobnosti so v izvorni kodi. Da popravimo podkoračitev v vozlišču w , moramo temu vozlišču najti več ključev (in po možnosti tudi otrok). To lahko storimo na dva načina:

Izposojanje: Če ima w brata v z več kot $B - 1$ ključi, si lahko w od v -ja izposodi nekaj ključev (in po možnosti tudi otrok). Natančneje, če



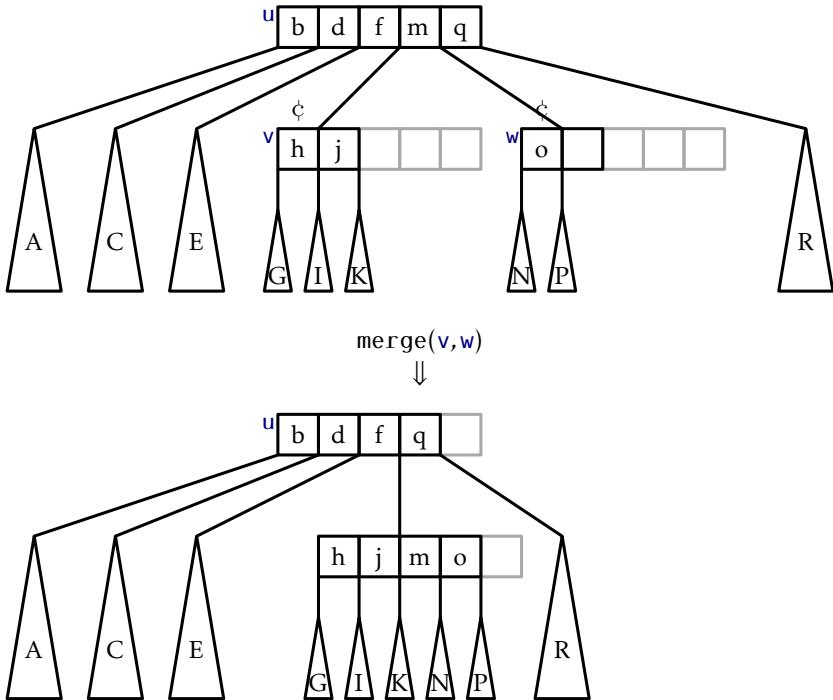
Slika 14.9: Če ima v več kot $B - 1$ ključev, jih lahko posodi w -ju.

ima v $\text{size}(v)$ ključev, imata v in w skupaj

$$B - 2 + \text{size}(w) \geq 2B - 2$$

ključev. Torej lahko v -jeve ključe prestavimo w -ju tako, da imata v in w vsaj $B - 1$ ključev. Ta proces je prikazan v 14.9.

Združevanje: Če ima v samo $B - 1$ ključev, moramo narediti nekaj bolj zahtevnega, saj v ne more posoditi nobenega ključa w -ju. Zato vozlišči w in v združimo, kot je prikazano v 14.10. Združevanje je nasprotna operacija razdelitve. Dve vozlišči, ki imata skupaj $2B - 3$ ključev in ju združi v eno samo vozlišče v $2B - 2$ ključi. Dodaten ključ dobimo zato, ker ima po združevanju v -ja in w -ja njun starš u enega otroka manj in mora zato oddati en ključ.



Slika 14.10: Merging two siblings v and w in a B -tree ($B = 3$).

```

BTree
void checkUnderflowNonZero(Node u, int i) {
    Node w = bs.readBlock(u.children[i]); // w is child of u
    if (w.size() < B-1) { // underflow at w
        Node v = bs.readBlock(u.children[i-1]); // v left of w
        if (v.size() > B) { // w can borrow from v
            shiftLR(u, i-1, v, w);
        } else { // v will absorb w
            merge(u, i-1, v, w);
        }
    }
}

void checkUnderflowZero(Node u, int i) {
    Node w = bs.readBlock(u.children[i]); // w is child of u
    if (w.size() < B-1) { // underflow at w
        Node v = bs.readBlock(u.children[i+1]); // v right of w
        if (v.size() > B) { // w can borrow from v
            shiftRL(u, i, v, w);
        } else { // w will absorb v
            merge(u, i, w, v);
            u.children[i] = w.id;
        }
    }
}

```

Da povzamemo, metoda `remove(x)` v B -drevesu gre od korenskega vozlišča do lista, odstrani ključ x' iz lista u in nato izvede nič ali več operacij združevanja med u -jem in njegovimi predniki in največ eno operacijo izposojanja. Ker pri vsaki operaciji združevanja in izposojanja spremojamo največ tri vozlišča, in ker se izvede samo $O(\log_B n)$ takih operacij, to v modelu zunanjega pomnilnika porabi $O(\log_B n)$ časa. Kakorkoli že, vsaka operacija združevanja in izposojanja potrebuje $O(B)$ časa v besednjem-RAM modelu, zato lahko (za zdaj) za časovno zahtevnost operacije `remove(x)` trdimo, da spada v razred $O(B \log_B n)$.

14.2.4 Amortizirana analiza B -Dreves

Do sedaj smo pokazali, da je

1. v modelu zunanjega pomnilnika časovna zahtevnost operacij

`find(x)`, `add(x)`, in `remove(x)` v B -drevesu $O(\log_B n)$, in da je

2. v besednjem-RAM modelu časovna zahtevnost operacije `find(x)` $O(\log n)$, časovna zahtevnost operacij `add(x)` in `remove(x)` pa $O(B \log n)$.

Naslednja trditev pokaže, da smo precenili število operacij združevanja in razdelitev v B -drevesih.

Lema 14.1. *Če imamo prazno B -drevo in izvedemo m `add(x)` in `remove(x)` operacij, se izvede največ $3m/2$ razdelitev, združevanj in izposojanj.*

Dokaz. Dokaz za to je že bil nakazan v 9.3 za poseben primer, ko je $B = 2$. Trditev lahko dokažemo z

1. vsaka razdelitev, združevanje ali izposoja se plača z dvema kovancema (plača se vsakič ko se izvede ena izmed teh operacij); in
2. največ trije kovanci so na razpolago med katerokoli `add(x)` ali `remove(x)` operacijo.

Ker je na razpolago največ m kovancev in vsaka razdelitev, združevanje in izposoja stane dva kovanca, sledi, da se izvede največ $3m/2$ razdelitev, združevanj in izposoj. Kovanci so prikazani z simbolom \diamond v Slikah 14.5, 14.9, in 14.10.

Da lahko vodimo evidenco o kovancih, dokaz uporablja naslednjo *invarianco kovancev*:

Vsako nekorenško vozlišče z $B - 1$ ključi shrani tri kovance. Vozlišču, ki ima najmanj B in največ $2B - 2$ ključev ni potrebno hraniti kovancev. Sedaj moramo samo še pokazati, da lahko ohranjamo invarianco kovancev in se hkrati držimo trditev 1 in 2 (zgoraj) pri vsaki `add(x)` in `remove(x)` operaciji.

Dodajanja: Metoda `add(x)` ne uporabi nobenih združevanj ali izposojanj, zato lahko pri klicih te metode upoštevamo samo operacije razdelitve.

Vsaka operacija razdelitve ima za vzrok dodajanje ključa vozlišču u , ki že ima $2B - 1$ ključev. Ko pride do tega, se u razdeli na dve vozlišči - vozlišče u' z $B - 1$ ključi in vozlišče u'' z B ključi. Pred to operacijo je

imelo vozlišče u $2B - 1$ ključev in zato tri kovance. Dva kovanca porabimo za operacijo razdelitve in preostali kovanec prenesemo na u' (ki ima $B - 1$ ključev) da ohranimo invariantno kovanec. Tako lahko plačamo za razdelitev in hkrati ohranjamo invariantno konvancev med vsakio operacijo razdelitve.

Edina druga sprememba v vozliščih pri operaciji $\text{add}(x)$ se zgodi šele po vseh opravljenih razdelitvah, če sploh do njih pride. Ta sprememba vključuje dodajanje novega ključa vozlišču u' . Če je imelo pred tem vozlišče u' $2B - 2$ otrok, jih ima sedaj $2B - 1$ in zato prejme tri kovance. Ti kovanci so edini, ki jih dodeli metoda $\text{add}(x)$.

Odstranjevanje: Med operacijo $\text{remove}(x)$ pride do nič ali več operacij združevanja, katerim lahko sledi ena operacija izposoje. Do združevanja pride ko sta vozliči v in w (vsako z po $B - 1$ ključi pred klicem medode $\text{remove}(x)$) združeni v eno vozlišče z $2B - 2$ ključi. Vsako takšno združevanje sprosti dva kovanca, s katerima lahko plačamo združevanje. Po vseh opravljenih operacijah združevanja lahko pride do največ ene operacije izposoje (po tej operaciji ne pride več do združevanj ali izposojanj). Do te operacije izposoje pride samo v primeru, da iz lista v , ki ima $B - 1$ ključev, odstranimo ključ. Vozlišče v ima tako en kovanec, ki se porabi za to operacijo izposoje. Ker pa en kovanec ni dovolj, moramo ustvariti še enega.

Ustvarili smo en kovanec in moramo sedaj pokazati, da lahko ohranjamo invariantno kovanec. V najslabšem primeru ima v -jev brat w natanko B ključev pred izposojo, tako da imata oba (v in w) po izposoji $B - 1$ ključev. To pomeni da bi morala vsak imeti po en kovanec po končani operaciji. V tem primeru tako ustvarimo dodatna dva kovanca za vozlišči v in w . Ker se operacija izposoje zgodi največ enkrat na klic metode $\text{remove}(x)$ to pomeni, da ustvarimo skupaj največ tri kovance, kar ne krši pravil. Če v metodi $\text{remove}(x)$ ne pride do operacije izposoje je to zato, ker se konča z odstranjevanjem ključa iz vozlišča, ki je imelo pred operacijo B ali več ključev. V najslabšem primeru je imelo to vozlišče natanko B ključev, zato jih ima po operaciji $B - 1$ in potrebuje en kovanec, ki ga ustvarimo.

V vsakem primeru - če se odstranjevanje konča z operacijo izposoje ali ne - je potrebno ustvariti največ tri kovance pri klicu metode $\text{remove}(x)$,

da se ohranja incarianco kovancev. Dokaz je s tem zaključen. □

Namen dokaza 14.1 je pokazati, da je pri besednem-RAM modelu časovna zahtevnost operacij razdelitev, združevanje in povezovanje pri $m \text{ add}(x)$ in $\text{remove}(x)$ operacijah le $O(Bm)$. To pomeni, da je amortizirana časovna zahtevnost na operacijo samo $O(B)$, torej je amortizirana časovna zahtevnost metod $\text{add}(x)$ in $\text{remove}(x)$ v besednem-RAM modelu $O(B + \log n)$. To je povzeto v naslednjih trditvah:

Izrek 14.1 (*B*-Drevesa v zunanjem pomnilniku). *Razred BTee implementira vmesnik SSet. V modelu zunanjega pomnilnika podpira razred BTee operacije $\text{add}(x)$, $\text{remove}(x)$ in $\text{find}(x)$, katerih časovna zahtevnost je $O(\log_B n)$.*

Izrek 14.2 (Besedni RAM *B*-Drevesa). *Razred BTee implementira vmesnik SSet. V besednem-RAM modelu podpira razred BTee operacije $\text{add}(x)$, $\text{remove}(x)$ in $\text{find}(x)$, katerih časovna zahtevnost je $O(\log n)$, pri čemer zanemarimo ceno razdelitev, združevanj in izposojanj. Če začnemo z praznim BTee in opravimo $m \text{ add}(x)$ in $\text{remove}(x)$ operacij je časovna zahtevnost razdelitev, združevanj in izposojanj $O(Bm)$.*

14.3 Razprava in vaje

Model računanja v zunanjem pomnilniku sta predstavila Aggarwall in Vitter [?]. Včasih se imenuje tudi *V/I model* (ang. *I/O model*) ali pa *diskovno dostopni model* (ang. *DAM*).

B-drevesa so pri iskanju v zunanjem pomnilniku to, kar so dvojiška iskalna drevesa pri iskanju v notranjem pomnilniku. *B*-drevesa sta uvedla Bayer in McCreight [?] leta 1970 in manj kot deset let kasneje jih naslov članka v ACM computing surveys obravnava kot vseprisotne [?]. Tako kot binarnih iskalnih dreves, obstaja veliko različic *B*-dreves, vključno B^+ -drevesa, B^* -drevesa, in štetje *B*-dreves. *B*-drevesa so resnično vseprisotna in so primarna podatkovna struktura v mnogih datotečnih sistemih, vključno z Apple-ov HFS+, Microsoftov NTFS, in Linuxov Ext4; vsak večji sistem podatkovnih baz; in shrambah *key-value*, ki se uporablja v računalništvu v oblaku. Nedavna raziskava Graefe-a [?]

zagotavlja pregled 200+ strani, mnogih sodobnih aplikacij, variant in optimizacij B -dreves.

B -drevesa implementirajo vmesnik SSet . Kadar je potreben le vmesnik USet , se lahko uporablja hashing zunanjega pomnilnika. Obstajajo programi za hashing zunanjega pomnilnika; za primer glej, Jensen in Pagh [?]. V teh primerih implementirajo USet operacije v pričakovanem času $O(1)$ v modelu zunanjega pomnilnika. Vendar pa zaradi različnih razlogov veliko vlog še vedno uporablja B -drevesa, čeprav so zahtevali le operacije USet .

Eden od razlogov, da so B -drevesa tako priljubljena izbira je, da so pogosto uspešnejši od njihove $O(\log_B n)$ predlagane meje časa delovanja. Razlog za to je, ker je vrednost B v nastavivah zunanjega pomnilnika običajno precej velik - na stotine ali celo tisoče. To pomeni, da je 99% ali celo 99.9% podatkov B -drevesa shranjenih v listih. V sistemu baze podatkov z velikim pomnilnikom, je mogoče shraniti vsa notranja vozlišča B -drevesa v RAM, saj predstavljajo le 1% ali 0.1 celotnega nabora podatkov. Ko se to zgodi, to pomeni, da je iskanje v B -drevesu vključuje zelo hitro iskanje v RAM-u, preko notranjih vozlišč, ki mu sledi enojni dostop do zunanjega pomnilnika za nalaganje listov..

Naloga 14.1. Pokaži kaj se zgodi z ključema 1.5 ter nato z 7.5, ko ju vstavimo v B -drevo, [14.2](#).

Naloga 14.2. Pokaži kaj se zgodi z ključema 3 in 4, ko ju odstranimo iz B -drevesa v [14.2](#).

Naloga 14.3. Kakšno je največje število notranjih vozlišč v B -drevesu, ki hrani n ključev (kot funkcija n in B)?

Naloga 14.4. V uvodu trdimo, da B -drevesa potrebujejo notranji pomnilnik velikosti $O(B + \log_B n)$. Vendar implementacija podana tukaj ima večjo pomnilniško zahtevnost.

1. Pokaži, da implementacija za $\text{add}(x)$ in $\text{remove}(x)$ metodi podani v tem poglavju uporablja notranji pomnilnik preporacionalen $B \log_B n$
2. Opiši kako bi lahko te metode preoblikovali, tako da bi zmanjšali njihovo pomnilniško zahtevnost na $O(B + \log_B n)$.

Naloga 14.5. Nariši kredite uporabljene v dokazu 14.1 na drevesih v Figures 14.6 in 14.7. Potrdi, da (z tremi dodatnimi krediti) si je mogoče privoščiti rezcepitev, združitve in sposojanja ter hkrati obdržati kreditno invarianto.

Naloga 14.6. Naredi spremenjeno verzijo B -drevesa, katera ima lahko od B do $3B$ naslednjikov (in zato od $B - 1$ do $3B - 1$ ključev). Dokaži, da ta nova verzija B -drevesa izvaja samo $O(m/B)$ razcepitve, združitve, in izposojanja v času zaporedja m operacij. (Nasvet: Da bo to delovalo, boste morali biti bolj agresivni z združevanjem, občasno združiti dve vozlišči preden bo to nujno potrebno.)

Naloga 14.7. V tej vaji boste zasnovali spremenjeno metodo za delitev in združevanje v B -drevesih, ki asimptotično zmanjša število delitev, izposojanj in združevanj z upoštevanjem treh vozlišč naenkrat.

1. Naj bo u prepolno vozlišče in naj bo v brat takoj desno od u .

Obstajata dva načina, da popravimo prekoračitev pri u :

- (a) u lahko preseli nekaj svojih ključev na v ; ali
- (b) u se lahko razdeli in ključi u in v se lahko enakomerno razdelijo med u , v in novo nastalo vozlišče w .

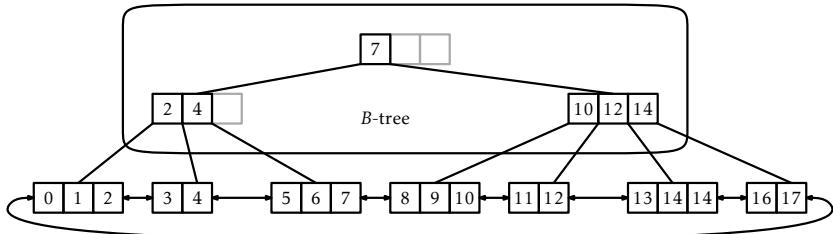
Pokažite, da se to vedno lahko naredi na način, da imajo po operaciji vsa udeležena vozlišča (največ 3) vsaj $B + \alpha B$ ključev in kvečemu $2B - \alpha B$ ključev, za neko konstantno $\alpha > 0$.

2. Naj bo u vozlišče s premalo ključi in naj bosta v ter w brata vozlišča u . Obstajata dva načina kako popraviti praveliko praznost pri u :

- (a) ključi se lahko enakomerno razdelijo med u , v in w ; ali
- (b) u , v , w združimo v dve vozlišči ter razdelimo ključe vozlišč u , v , in w med novonastali vozlišči

Pokažite, da se, da to vedno narediti na način, tako, da imajo po operaciji vsa udeležena vozlišča (največ 3) vsaj $B + \alpha B$ ključev in kvečemu $2B - \alpha B$ ključev, za neko konstanto $\alpha > 0$.

3. Pokažite, da je s temi spremembami, število združevanj, izposojanj in delitev, ki se zgodijo nad m operacijami enako $O(m/B)$.



Slika 14.11: B^+ -drevo je B -drevo na vrhu dvojno povezanega seznama blokov.

Naloga 14.8. B^+ -drevo, ilustrirano na 14.11 hrani vsak ključ v listih, vsak list pa je shranjen kot dvojno povezani seznam. Kot ponavadi, vsak list hrani med $B - 1$ in $2B - 1$ ključi. Nad listi je običajno B -drevo, ki hrani največjo vrednost vsakega lista razen zadnjega.

1. Opišite hitre implementacije metod `add(x)`, `remove(x)` in `find(x)` v B^+ -drevesu.
2. Razložite kako učinkovito implementirati metodo `findRange(x, y)`, ki vrne vse vrednosti večje od x in manjše ali enake y v B^+ -drevesu.
3. Implementirajte razred `BPlusTree`, ki implementira `find(x)`, `add(x)`, `remove(x)`, in `findRange(x, y)`.
4. B^+ -drevo podvoji nekatere ključe, saj so shranjeni hkrati v B -drevesu ter v listu. Razložite zakaj se to podvajanje ne pozna toliko na velikih vrednostih od B .

Literatura

- [1] Free eBooks by Project Gutenberg. URL:
<http://www.gutenberg.org/> [cited 2011-10-12].
- [2] IEEE Standard for Floating-Point Arithmetic. Technical report, Microprocessor Standards Committee of the IEEE Computer Society, 3 Park Avenue, New York, NY 10016-5997, USA, August 2008. [doi:10.1109/IEEEESTD.2008.4610935](https://doi.org/10.1109/IEEEESTD.2008.4610935).
- [3] G. Adelson-Velskii and E. Landis. An algorithm for the organization of information. *Soviet Mathematics Doklady*, 3(1259-1262):4, 1962.
- [4] A. Aggarwal and J. S. Vitter. The input/output complexity of sorting and related problems. *Communications of the ACM*, 31(9):1116–1127, 1988.
- [5] A. Andersson. Balanced search trees made simple. In F. K. H. A. Dehne, J.-R. Sack, N. Santoro, and S. Whitesides, editors, *Algorithms and Data Structures, Third Workshop, WADS '93, Montréal, Canada, August 11–13, 1993, Proceedings*, volume 709 of *Lecture Notes in Computer Science*, pages 60–71. Springer, 1993.
- [6] A. Bagchi, A. L. Buchsbaum, and M. T. Goodrich. Biased skip lists. In P. Bose and P. Morin, editors, *Algorithms and Computation, 13th International Symposium, ISAAC 2002 Vancouver, BC, Canada, November 21–23, 2002, Proceedings*, volume 2518 of *Lecture Notes in Computer Science*, pages 1–13. Springer, 2002.
- [7] R. Bayer and E. M. McCreight. Organization and maintenance of large ordered indexes. In *SIGFIDET Workshop*, pages 107–141. ACM, 1970.

- [8] J. Black, S. Halevi, H. Krawczyk, T. Krovetz, and P. Rogaway. UMAC: Fast and secure message authentication. In M. J. Wiener, editor, *Advances in Cryptology - CRYPTO '99, 19th Annual International Cryptology Conference, Santa Barbara, California, USA, August 15–19, 1999, Proceedings*, volume 1666 of *Lecture Notes in Computer Science*, pages 79–79. Springer, 1999.
- [9] P. Bose, K. Douïeb, and S. Langerman. Dynamic optimality for skip lists and b-trees. In S.-H. Teng, editor, *Proceedings of the Nineteenth Annual ACM-SIAM Symposium on Discrete Algorithms, SODA 2008, San Francisco, California, USA, January 20–22, 2008*, pages 1106–1114. SIAM, 2008.
- [10] A. Brodnik, S. Carlsson, E. D. Demaine, J. I. Munro, and R. Sedgewick. Resizable arrays in optimal time and space. In Dehne et al. [?], pages 37–48.
- [11] D. Comer. The ubiquitous B-tree. *ACM Computing Surveys*, 11(2):121–137, 1979.
- [12] C. Crane. Linear lists and priority queues as balanced binary trees. Technical Report STAN-CS-72-259, Computer Science Department, Stanford University, 1972.
- [13] S. Crosby and D. Wallach. Denial of service via algorithmic complexity attacks. In *Proceedings of the 12th USENIX Security Symposium*, pages 29–44, 2003.
- [14] F. K. H. A. Dehne, A. Gupta, J.-R. Sack, and R. Tamassia, editors. *Algorithms and Data Structures, 6th International Workshop, WADS '99, Vancouver, British Columbia, Canada, August 11–14, 1999, Proceedings*, volume 1663 of *Lecture Notes in Computer Science*. Springer, 1999.
- [15] M. Dietzfelbinger. Universal hashing and k -wise independent random variables via integer arithmetic without primes. In C. Puech and R. Reischuk, editors, *STACS 96, 13th Annual Symposium on Theoretical Aspects of Computer Science, Grenoble*,

France, February 22–24, 1996, Proceedings, volume 1046 of Lecture Notes in Computer Science, pages 567–580. Springer, 1996.

- [16] M. Dietzfelbinger, J. Gil, Y. Matias, and N. Pippenger. Polynomial hash functions are reliable. In W. Kuich, editor, *Automata, Languages and Programming, 19th International Colloquium, ICALP92, Vienna, Austria, July 13–17, 1992, Proceedings*, volume 623 of *Lecture Notes in Computer Science*, pages 235–246. Springer, 1992.
- [17] M. Dietzfelbinger, T. Hagerup, J. Katajainen, and M. Penttonen. A reliable randomized algorithm for the closest-pair problem. *Journal of Algorithms*, 25(1):19–51, 1997.
- [18] A. Elmasry. Pairing heaps with $O(\log \log n)$ decrease cost. In *Proceedings of the twentieth Annual ACM-SIAM Symposium on Discrete Algorithms*, pages 471–476. Society for Industrial and Applied Mathematics, 2009.
- [19] F. Ergun, S. C. Sahinalp, J. Sharp, and R. Sinha. Biased dictionaries with fast insert/deletes. In *Proceedings of the thirty-third annual ACM symposium on Theory of computing*, pages 483–491, New York, NY, USA, 2001. ACM.
- [20] M. Eytzinger. *Thesaurus principum hac aetate in Europa viventium (Cologne)*. 1590. In commentaries, ‘Eytzinger’ may appear in variant forms, including: Aitsingeri, Aitsingero, Aitsingerum, Eyzingern.
- [21] R. W. Floyd. Algorithm 245: Treesort 3. *Communications of the ACM*, 7(12):701, 1964.
- [22] M. Fredman, R. Sedgewick, D. Sleator, and R. Tarjan. The pairing heap: A new form of self-adjusting heap. *Algorithmica*, 1(1):111–129, 1986.
- [23] M. Fredman and R. Tarjan. Fibonacci heaps and their uses in improved network optimization algorithms. *Journal of the ACM*, 34(3):596–615, 1987.

- [24] M. L. Fredman and D. E. Willard. Surpassing the information theoretic bound with fusion trees. *Journal of computer and system sciences*, 47(3):424–436, 1993.
- [25] A. Gambin and A. Malinowski. Randomized meldable priority queues. In *SOFSEM'98: Theory and Practice of Informatics*, pages 344–349. Springer, 1998.
- [26] M. T. Goodrich and J. G. Kloss. Tiered vectors: Efficient dynamic arrays for rank-based sequences. In Dehne et al. [?], pages 205–216.
- [27] G. Graefe. Modern b-tree techniques. *Foundations and Trends in Databases*, 3(4):203–402, 2010.
- [28] R. L. Graham, D. E. Knuth, and O. Patashnik. *Concrete Mathematics*. Addison-Wesley, 2nd edition, 1994.
- [29] L. Guibas and R. Sedgewick. A dichromatic framework for balanced trees. In *19th Annual Symposium on Foundations of Computer Science, Ann Arbor, Michigan, 16–18 October 1978, Proceedings*, pages 8–21. IEEE Computer Society, 1978.
- [30] C. A. R. Hoare. Algorithm 64: Quicksort. *Communications of the ACM*, 4(7):321, 1961.
- [31] J. E. Hopcroft and R. E. Tarjan. Algorithm 447: Efficient algorithms for graph manipulation. *Communications of the ACM*, 16(6):372–378, 1973.
- [32] J. E. Hopcroft and R. E. Tarjan. Efficient planarity testing. *Journal of the ACM*, 21(4):549–568, 1974.
- [33] HP-UX process management white paper, version 1.3, 1997. URL: http://h21007.www2.hp.com/portal/download/files/prot/files/STK/pdfs/proc_mgt.pdf [cited 2011-07-20].
- [34] M. S. Jensen and R. Pagh. Optimality in external memory hashing. *Algorithmica*, 52(3):403–411, 2008.
- [35] P. Kirschenhofer, C. Martinez, and H. Prodinger. Analysis of an optimized search algorithm for skip lists. *Theoretical Computer Science*, 144:199–220, 1995.

- [36] P. Kirschenhofer and H. Prodinger. The path length of random skip lists. *Acta Informatica*, 31:775–792, 1994.
- [37] D. Knuth. *Fundamental Algorithms*, volume 1 of *The Art of Computer Programming*. Addison-Wesley, third edition, 1997.
- [38] D. Knuth. *Seminumerical Algorithms*, volume 2 of *The Art of Computer Programming*. Addison-Wesley, third edition, 1997.
- [39] D. Knuth. *Sorting and Searching*, volume 3 of *The Art of Computer Programming*. Addison-Wesley, second edition, 1997.
- [40] C. Y. Lee. An algorithm for path connection and its applications. *IRE Transaction on Electronic Computers*, EC-10(3):346–365, 1961.
- [41] E. Lehman, F. T. Leighton, and A. R. Meyer. *Mathematics for Computer Science*. 2011. URL:
<http://courses.csail.mit.edu/6.042/spring12/mcs.pdf> [cited 2012-09-06].
- [42] E. F. Moore. The shortest path through a maze. In *Proceedings of the International Symposium on the Theory of Switching*, pages 285–292, 1959.
- [43] J. I. Munro, T. Papadakis, and R. Sedgewick. Deterministic skip lists. In *Proceedings of the third annual ACM-SIAM symposium on Discrete algorithms (SODA'92)*, pages 367–375, Philadelphia, PA, USA, 1992. Society for Industrial and Applied Mathematics.
- [44] Oracle. *The Collections Framework*. URL: <http://download.oracle.com/javase/1.5.0/docs/guide/collections/> [cited 2011-07-19].
- [45] Oracle. *Java Platform Standard Ed. 6*. URL:
<http://download.oracle.com/javase/6/docs/api/> [cited 2011-07-19].
- [46] Oracle. *The Java Tutorials*. URL:
<http://download.oracle.com/javase/tutorial/> [cited 2011-07-19].

- [47] T. Papadakis, J. I. Munro, and P. V. Poblete. Average search and update costs in skip lists. *BIT*, 32:316–332, 1992.
- [48] M. Pătrașcu and M. Thorup. Randomization does not help searching predecessors. In N. Bansal, K. Pruhs, and C. Stein, editors, *Proceedings of the Eighteenth Annual ACM-SIAM Symposium on Discrete Algorithms, SODA 2007, New Orleans, Louisiana, USA, January 7–9, 2007*, pages 555–564. SIAM, 2007.
- [49] W. Pugh. A skip list cookbook. Technical report, Institute for Advanced Computer Studies, Department of Computer Science, University of Maryland, College Park, 1989. URL: <ftp://ftp.cs.umd.edu/pub/skipLists/cookbook.pdf> [cited 2011-07-20].
- [50] W. Pugh. Skip lists: A probabilistic alternative to balanced trees. *Communications of the ACM*, 33(6):668–676, 1990.
- [51] Redis. URL: <http://redis.io/> [cited 2011-07-20].
- [52] S. M. Ross. *Probability Models for Computer Science*. Academic Press, Inc., Orlando, FL, USA, 2001.
- [53] R. Sedgewick. Left-leaning red-black trees, September 2008. URL: <http://www.cs.princeton.edu/~rs/talks/LLRB/LLRB.pdf> [cited 2011-07-21].
- [54] H. H. Seward. Information sorting in the application of electronic digital computers to business operations. Master's thesis, Massachusetts Institute of Technology, Digital Computer Laboratory, 1954.
- [55] Z. Shao, J. H. Reppy, and A. W. Appel. Unrolling lists. In *Proceedings of the 1994 ACM conference LISP and Functional Programming (LFP'94)*, pages 185–195, New York, 1994. ACM.
- [56] P. Sinha. A memory-efficient doubly linked list. *Linux Journal*, 129, 2005. URL: <http://www.linuxjournal.com/article/6828> [cited 2013-06-05].

- [57] SkipDB. URL:
<http://dekorte.com/projects/opensource/SkipDB/> [cited 2011-07-20].
- [58] D. Sleator and R. Tarjan. Self-adjusting binary trees. In *Proceedings of the 15th Annual ACM Symposium on Theory of Computing*, 25–27 April, 1983, Boston, Massachusetts, USA, pages 235–245. ACM, ACM, 1983.
- [59] S. P. Thompson. *Calculus Made Easy*. MacMillan, Toronto, 1914. Project Gutenberg EBook 33283. URL:
<http://www.gutenberg.org/ebooks/33283> [cited 2012-06-14].
- [60] P. van Emde Boas. Preserving order in a forest in less than logarithmic time and linear space. *Inf. Process. Lett.*, 6(3):80–82, 1977.
- [61] J. Vuillemin. A data structure for manipulating priority queues. *Communications of the ACM*, 21(4):309–315, 1978.
- [62] D. E. Willard. Log-logarithmic worst-case range queries are possible in space $\Theta(N)$. *Inf. Process. Lett.*, 17(2):81–84, 1983.
- [63] J. Williams. Algorithm 232: Heapsort. *Communications of the ACM*, 7(6):347–348, 1964.

