# UNIVERZITA KOMENSKÉHO V BRATISLAVE FAKULTA MATEMATIKY, FYZIKY A INFORMATIKY

 $Cache-oblivious \ algoritmy \ a \ ich \ vizualiz\'acia$  Bakalárska práca

2014 Ladislav Pápay

### UNIVERZITA KOMENSKÉHO V BRATISLAVE FAKULTA MATEMATIKY, FYZIKY A INFORMATIKY

# Cache-oblivious algoritmy a ich vizualizácia Bakalárska práca

**Študijný program:** Informatika

**Študijný odbor:** 2508 Informatika

Školiace pracovisko: Katedra Informatiky FMFI Vedúci práce: Mgr. Jakub Kováč, PhD.

2014 Ladislav Pápay





# Univerzita Komenského v Bratislave Fakulta matematiky, fyziky a informatiky

#### ZADANIE ZÁVEREČNEJ PRÁCE

Meno a priezvisko študenta:	Ladislav	Pápay
-----------------------------	----------	-------

**Študijný program:** informatika (Jednoodborové štúdium, bakalársky I. st., denná

forma)

**Študijný odbor:** 9.2.1. informatika

Typ záverečnej práce: bakalárska Jazyk záverečnej práce: slovenský

**Názov:** Cache-oblivious algoritmy a ich vizualizácia / Cache-oblivious algorithms and

their visualization

Ciel': Ciel'om práce je uviesť prehľad a implementovať vizualizácie vybraných cache-

oblivious algoritmov a dátových štruktúr.

Kľúčové

slová: cache-oblivious algoritmy, visualizácia

**Vedúci:** Mgr. Jakub Kováč, PhD.

**Katedra:** FMFI.KI - Katedra informatiky **Vedúci katedry:** doc. RNDr. Daniel Olejár, PhD.

**Dátum zadania:** 30.10.2013

**Dátum schválenia:** 30.10.2013 doc. RNDr. Daniel Olejár, PhD.

garant študijného programu

študent	vedúci práce

# Poďakovanie

Za návrh témy a odbornú pomoc pri jej spracovaní patrí vďaka môjmu školiteľovi Jakubovi Kováčovi. Ďalej ďakujem svojím priateľom za testovanie a spätnú väzbu počas spracúvania tejto práce. V neposlednom rade ďakujem rodine za podporu a poskytnuté možnosti vzdelávania.

# Abstrakt

V tejto práci sa zaoberáme modelom externej pamäte, ktorý vystihuje hierarchické pamäte v dnešných výpočtových systémoch. Ďalej uvádzame upravenú verziu tohto modelu, takzvaný *cache-oblivious model*. Pre tento model uvádzame niekoľko algoritmov a dátových štruktúr spolu s ich pamäťovou analýzou. Napokon v poslednej časti práce popisujeme funkcionalitu a používanie vizualizácií vytvorených ako súčasť tejto práce.

Výsledkom práce sú vizualizácie pre niekoľko vybraných *cache-oblivious* dátových štruktúr, ktoré sú implementované ako rozšírenie aplikácie *Gnarley Trees*, ktorá vznikla ako súčasť bakalárskej práce Jakuba Kováča v roku 2007. Na priloženom CD sa nachádza zdrojový kód a spustiteľná verzia tejto aplikácie.

Keúčové slová: dátové štruktúry, pamäťová analýza, cache, cache-oblivious, vizualizácia

# Abstract

In this thesis we consider the external memory model, which depicts the hierarchical memory used in today's computer systems. Next we introduce a modification of this model, the so called *cache-oblivious model*. We describe several algorithms and data structures in this model together with their memory analyses. In the last part we describe the features and usage of visualizations created as a part of this work.

The result of this thesis are visualizations of several selected *cache-oblivious* data structures implemented as an extension of the *Gnarley Trees* application, which was created as a part of bachelor's thesis by Jakub Kováč in 2007. The attached CD contains source code and executable version of this application.

Keywords: data structures, memory analyis, cache, cache-oblivious, visualizations

# Obsah

Ú	vod			1
1	Pan	näťový	, model	3
	1.1	Exteri	nal-memory model	4
		1.1.1	Cache-aware algoritmy	4
	1.2	Cache	-oblivious model	5
		1.2.1	Správa pamäte	6
2	Cac	he-obl	livius algoritmy a dátové štruktúry	8
	2.1	Základ	dné algoritmy	8
		2.1.1	Popis algoritmu	8
		2.1.2	Analýza zložitosti	9
	2.2	Vyhľa	dávanie v statickej množine	10
		2.2.1	Binárne vyhľadávanie	10
		2.2.2	Cache-aware riešenie	11
		2.2.3	Spodná hranica pre vyhľadávanie	11
		2.2.4	Naivné cache-oblivious riešenie	11
		2.2.5	Statický cache-oblivious vyhľadávací strom	12
		2.2.6	Rozdiely v prístupe ku pamäti	14
	2.3	Uspor	iadané pole	15
		2.3.1	Popis štruktúry	17
		2.3.2	Definície	17
		2.3.3	Operácie	18
		2.3.4	Analýza	19
	2.4	Dynar	mický B-strom	19
		2.4.1	Cache-aware riešenie	20
		2.4.2	Popis cache-oblivious štruktúry	20
		2.4.3	Vyhľadávanie	21
		2.4.4	Vkladanie	21
		2.4.5	Analýza vkladania	22
		2.4.6	Odstraňovanie	24
	2.5	Vyleps	šený dynamický B-strom	24

#### Obsah

	2.5.1 V	Vyhľadávanie	24
	2.5.2 V	Vkladanie a odstraňovanie	24
3 Viz	ualizácie	<b>;</b>	26
3.1	Gnarley	trees	26
	3.1.1	Spustenie	27
	3.1.2 H	Funkcionalita	27
	3.1.3 I	Prehľad programu	27
3.2	Statický	strom	28
	3.2.1	Simulácia <i>cache</i>	29
3.3	Usporia	dané pole	30
3.4	Dynami	cký strom	31
3.5	Impleme	entácia	32
Záver			33
Literat	úra		34

# Zoznam obrázkov

1.1	External-memory model	5
2.1	Schematické znázornenie rekurzívneho delenia	13
2.2	Porovnanie klasického a van Emde Boas usporiadania	13
2.3	Porovnávanie prístupov ku pamäti pri vyhľadávaní hodnoty 17	15
2.4	Porovnávanie prístupov ku pamäti pri vyhľadávaní hodnoty 243	16
2.5	Porovnávanie prístupov ku pamäti pri vyhľadávaní hodnoty 427	16
2.6	Usporiadané pole	17
2.7	Dynamický strom	20
2.8	Rozdelenie statického stromu	22
3.1	Užívateľské rozhranie	28
3.2	Statické stromy rôznych veľkostí	28
3.3	Rozdiel medzi $BFS$ a $van\ Emde\ Boas$ usporiadaním	29
3.4	Porovnanie štatistík simulovanej $cache$	30
3.5	Simulácia cache počas vyhľadávania kľúča	30
3.6	Usporiadané pole	31
3.7	Vizualizácia dynamického <i>cache-oblivious</i> B-stromu	31

# Zoznam tabuliek

1 1	D :11:	4
1.1	Približné parametre rôznych úrovní pamäte	 4

# $\mathbf{\acute{U}vod}$

Pri tvorbe efektívnych algoritmov sa najčastejšie zaujímame o časovú zložitosť a prípadne aj pamäťovú zložitosť. Dôležitým faktorom však môže byť aj množstvo pamäťových operácií. Tie majú priamy vplyv na výslednú časovú zložitosť, avšak pri asymptotickej analýze sa často považujú za operáciu vykonateľnú v konštantnom čase. V prípadoch keď pracujeme s veľkým objemom dát, ktoré sú uložené na médiu s veľkou kapacitou ale nízkou prístupovou rýchlosťou, však tento predpoklad prestáva byť platný a preto môže byť výhodné minimalizovať množstvo zápisov a čítaní z tohto média.

V skutočnosti však nemusí ísť priamo o veľmi veľký objemy dát a pomalé médiá – rozdiel v prístupových rýchlostiach medzi vyrovnávacou pamäťou na procesore a hlavnou operačnou pamäťou je dostatočne veľký na to, aby sa nám v praxi oplatilo minimalizovať počet presunov aj medzi nimi.

Klasickým prístupom v týchto prípadoch sú takzvané cache-aware algoritmy, ktoré potrebujú poznať presné parametre pamäťového systému pre dosiahnutie požadovanej efektivity. Následkom toho môže byť viazanosť na konkrétny systém či náročnosť a komplikovanosť implementácie. V tejto práci sa budeme venovať cache-oblivious algoritmom a dátovým štruktúram, ktoré tieto parametre nepoznajú, no napriek tomu sú v istých prípadoch asymptoticky rovnako efektívne ako ich cache-aware ekvivalenty.

Okrem samozrejmej výhody, kedy nám stačí jedna univerzálna implementácia algoritmu pre ľubovolné množstvo rôznych systémov, prinášajú tieto algoritmy aj iné zlepšenia. V takmer každom systéme je pamäť hierarchická – zložená z viacerých úrovní, pričom každá je väčšia ale pomalšia ako tá predošlá. Pri *cache-aware* by pre optimálne využitie každej z úrovní pamäte bolo potrebné poznať parametre každej úrovne, a rekurzívne vnoriť do seba mnoho inštancií, každú optimalizovanú pre jednu úroveň. No v prípade *cache-oblivious* algoritmov a dátových štruktúr nám stačí jedna inštancia - keďže nevyžaduje poznať parametre žiadnej úrovne, bude rovnako efektívna bez ohľadu na ich hodnoty a teda rovnako efektívna na každej úrovni súčasne.

V tejto práci vysvetľujeme problematiku analýzy počtu pamäťových operácií, popisujeme *cache-oblivious* pamäťový model, porovnávame ho s *cache-aware* modelom a uvádzame prehľad vybraných algoritmov a dátových štruktúr. Pre popísané štruktúry uvádzame analýzu ich správania v *cache-oblivious* modeli.

Hlavným výsledkom práce je implementácia vizualizácií týchto dátových štruktúr. Vizualizácie sú implementované ako rozšírenie programu *Gnarley trees*, ktorý vznikol

ako bakalárska práca Jakuba Kováča a neskôr bol rozšírený o ďalšiu funkcionalitu v ročníkových projektoch a bakalárskych prácach. Tento program sme rozšírili o podporu pre simuláciu vyrovnávacej pamäte a pridali sme vizualizácie niekoľkých *cache-oblivious* dátových štruktúr. Cieľom je umožniť užívateľom experimentovať s týmito štruktúrami, sledovať ich správanie krok po kroku. Tieto kroky sú podrobne vysvetlené čo uľahčuje porozumeniu ich fungovania.

# KAPITOLA 1

# Pamäťový model

Memory is the thing you forget with.

Alexander Chase

Pri časovej analýze algoritmov sa zvyčajne používa takzvaný *RAM model* (skratka zpanglického *Random-Access Machine*, stroj s náhodným prístupom k pamäti), v ktorom sa predpokladá možnosť pristupovať k ľubovoľnému úseku pamäte v konštantnom čase. To znamená, že vo výslednej asymptotickej analýze počítame len počet vykonaných operácií.

V skutočnosti však moderné počítače využívajú niekoľko úrovňovú pamätovú hierarchiu [7]. Tá sa typicky skladá z registrov a troch úrovní *cache* (vyrovnávacej pamäte) priamo na procesore, následne z hlavnej operačnej pamäte a disku. V tomto poradí sú tieto úrovne zoradené od najrýchlejšej a najmenšej (odozva rádovo 1 ns, kapacita 64 KiB) až po najpomalšiu ale najväčšiu (odozva od 100 µs po 10 ms podľa typu<sup>1</sup>, kapacita rádovo 1 TiB). To znamená, že rozdiel v prístupovej dobe je 10 000 000-násobný a len tažko môžeme hovoriť o konštantnom čase. Približné hodnoty pre všetky úrovne sú v tabuľke 1.1.

ram blok - dobre?

registre? tazko zratat velkost

Dôsledkom tejto hierarchie je závislosť výslednej rýchlosti algoritmu od jeho prístupov k pamäti. Operácie, ktoré využívajú dáta uložene na disku potrvajú dlhšie ako tie, ktoré využívajú iba dáta v registroch. Dôvodom je, že pri prístupe k dátam na disku sa v skutočnosti sa tieto dáta postupne presunú z disku do hlavnej pamäte, do *cache* na procesore a napokon do registrov. Pre všetky susedné dvojice pamäťových úrovní teda slúži tá menšia a rýchlejšia ako vyrovnávacia pamäť pre tú väčšiu a pomalšiu. Následne

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>Klasické pevné disky (HDD) alebo disky bez pohyblivých častí (SSD)

Úroveň	Veľkosť	O	dozva	Asociativita	Veľkosť bloku
L1 L2 L3	$64  \mathrm{KiB^1} \\ 256  \mathrm{KiB^1} \\ 2-20  \mathrm{MiB}$	$11 \text{clk}^2$	$\approx 1 \text{ ns}$ $\approx 4 \text{ ns}$ $\approx 12 \text{ ns}$	8 8	64 B 64 B 64 B
RAM Disk	≈ 8 GiB ≈ 1 TiB		$\approx 100  \mathrm{ns}$ $\approx 0.1 - 10  \mathrm{ms}$		16 B 4 KiB–2 MiB

Tabuľka 1.1: Približné parametre rôznych úrovní pamäte. Hodnoty troch úrovní *cache* na procesore (L1, L2 a L3) uvádzame pre mikroarchitektúru Intel Haswell. [9, 10]

sa môže požadovaná operácia vykonať rovnako rýchlo ako v druhom prípade (keď už boli dáta v registroch), avšak nejaký čas bol algoritmus nečinný a čakal na presun dát.

# 1.1 External-memory model

Spôsobom, ako zohľadniť tieto skutočnosti pri analýze algoritmov je takzvaný external-memory model (model externej pamäte), nazývaný tiež I/O model alebo cache-aware model [1]. Ten popisuje pamät skladajúcu sa z dvoch častí (obrázok 1.1), ktoré voláme cache a disk.

Všetky výpočty prebiehajú nad dátami v *cache*, ktorá má obmedzenú veľkosť. Ostatné dáta sú uložené na disku neobmedzenej veľkosti, no nemôžeme s nimi priamo manipulovať a je ich potrebné najskôr preniesť do *cache*. V samotnej analýze algoritmov potom počítame počet týchto prenosov z disku do *cache* a naopak.

Prístup k dátam, ktoré sa práve nachádzajú v cache voláme cache hit (zásah cache). Naopak prístup, ktorý vyžaduje dáta najskôr presunút z disk-u do cache voláme cache miss (minutie cache). Tieto presuny sú realizované v blokoch pamäte veľkosti B. Disk aj cache sa skladajú z takýchto blokov a za jednu operáciu považujeme presun jedného bloku medzi nimi. Cache má obmedzenú veľkosť M a skladá sa teda z  $\frac{M}{B}$  blokov.

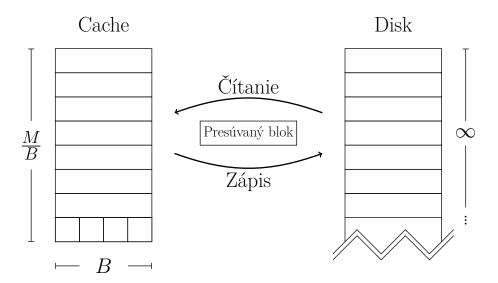
# 1.1.1 Cache-aware algoritmy

Pokiaľ poznáme parametre B a M, môžeme skonštruovať algoritmus, ktorý bude túto dvojicu pamätí využívať efektívne. Takýto algoritmus voláme cache-aware (uvedomujúci si cache). Súčasťou tohto algoritmu by bolo explicitné spravovanie presunov pamäte - je potrebné riešiť čítanie blokov z disku a ich umiestňovanie do cache, nahrádzanie blokov v cache pri zaplnení a spätný zápis blokov na disk.

Tento model popisuje len dve úrovne pamäte a teda funguje efektívne len pre danú susednú dvojicu, pre ktorú ho na základe znalosti parametrov optimalizujeme. V moderných systémoch ale máme takýchto dvojíc niekoľko. Keby sme poznali parametre

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup> Hodnota pre jedno jadro procesora.

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup> Počet cyklov procesora, uvedené časové aproximácie pri 3 GHz.



Obrázok 1.1: External-memory model

pre všetky tieto dvojice, môžeme zovšeobecniť tento model pre viac úrovní a explicitne riešiť presun blokov medzi nimi. Takto sa však samotná správa pamäte potenciálne stáva komplikovanejším problémom ako pôvodný algoritmus.

#### 1.2 Cache-oblivious model

Riešením týchto problémov je cache-oblivious model (na cache nedbajúci), v ktorom uvažujeme rovnakú dvoj-úrovňovú pamäť zloženú z disku a cache [8, 15]. Na rozdiel od cache-aware modelu však algoritmus nepozná parametre B a M. Pokiaľ sa nám napriek tomu podarí navrhnúť algoritmus, ktorý vykonáva (asymptoticky) rovnaký počet pamäťových presunov ako cache-aware algoritmus, bude bežať efektívne pre ľubovolné takéto parametre.

Takéto algoritmy majú na rozdiel od *cache-aware* algoritmov v *external-memory* modely mnohé výhody. Samotná implementácia algoritmu nemôže explicitne riešiť presun blokov pokiaľ nepozná veľkosť bloku ani koľko blokov môže do *cache* uložiť. Táto úloha zostane ponechaná na nižšiu vrstvu (operačný systém respektíve hardvér v prípade *cache* na procesore) - algoritmus bude pristupovať k pamäti priamo bez ohľadu na to, či sa nachádza v *cache* alebo nie a v prípade potreby prebehnú nutné prenosy na nižšej úrovni (z pohľadu algoritmu) automaticky.

Ďalšou výhodou je automatická optimalizácia pre dané parametre. V prípade *cache-aware* algoritmov môže byť problémom získať presné hodnoty týchto parametrov a potrebné pri ich zmene upraviť algoritmus. Vývoj algoritmu, ktorý bude fungovať na rozličných architektúrach, môže byť značne problematický.

V neposlednom rade bude takýto *cache-oblivious* algoritmus efektívny medzi každou dvojicou susedných úrovní. Vzhľadom na to, že hodnoty parametrov nepozná, musí pre ľubovolnú takú dvojicu pracovať rovnako efektívne ako pre každú inú.

#### 1.2.1 Správa pamäte

V momente, keď sa *cache-oblivious* algoritmus pokúsi o vykonanie operácie, ktorá potrebuje dáta mimo cache je potrebné ich najskôr z disku skopírovať. V prípade, že je v cache voľný blok, je možné presunúť dáta bez nutnosti nahradenia. V opačnom prípade je však potrebné uvoľniť miesto tým, že sa vyberie blok z cache, v prípade, že bol upravený sa jeho obsah zapíše späť na disk a následne sa požadovaný blok z disku zapíše na jeho miesto v cache. Tento proces sa nazýva výmena stránok (*page replacement*), a algoritmus rozhodujúci, ktorý blok z cache odstrániť, voláme stratégia výmeny stránok (*page-replacement strategy*). Dve základné stratégie výmeny stránok sú *LRU* a *FIFO*.

Stratégia LRU (least recently used – najdlhšie nepoužité) vyberá vždy blok, ktorý bol najdlhšie nepoužitý. Implementácia vyžaduje udržiavať si ku každému bloku počítadlo, ktoré sa pri prístupe nastaví na nulu a pri prístupe k iným blokom zvýši o jedna. Pri potrebe uvoľniť miesto v cache vyberieme blok s najväčšou hodnotou počítadla - ten, ku ktorému najdlhšie nebol prístup.

Stratégia FIFO (first in, first out – prvé dnu, prvé von) je ešte jednoduchšia - bloky sú udržiavame zoradené podla poradia ich vloženia do cache. Keď vyberáme blok na odstránenie tak vezmeme ten, ktorý bol pridaný najskôr a teda je na začiatku tohto usporiadania.

Ak by sa táto stratégia správala tak, že vždy odstráni blok, ktorý bude potrebný v ďalšom kroku algoritmu, tak by bolo zakaždým presúvať bloky medzi diskom a cache. To by znamenalo, že počet blokov, s ktorými v cache môžeme prakticky pracovať je  $\frac{M}{B}=1$ . Ďalším problémom je asociatívnosť cache - z praktických dôvodov je často možné daný blok z disku uložiť len na niekoľko pozícií v cache. Inak by bolo potrebné ukladať spolu s každým blokom jeho plnú adresu na disku, čo by redukovalo celkový počet blokov, ktoré sa do cache zmestia. Znížením asociativity je možné ukladať iba časť adresy, pričom zvyšok je implicitne určený pozíciou v cache. V prípade nízkej asociativity však môžu opäť nastať situácie, kedy je algoritmus schopný využiť iba malý počet blokov v cache.

Tieto problémy *cache-oblivious* model obchádza predpokladom ideálnej cache - cache, ktorá je plne asociatívna (každý blok disku je možné uložiť v každom bloku cache) a používa optimálnu stratégiu výmeny stránok, ktorá vždy odstráni blok, ktorý bude potrebný najneskôr. Prvý predpoklad je síce v reálnych systémoch nepraktický, no z teoretického hľadiska je v poriadku. Druhý predpoklad je však nerealizovateľný, keďže by stratégia výmeny stránok musela predpovedať budúce kroky algoritmu. Nasledovné lemy však ukazujú, že bez týchto predpokladov na reálnom systéme s nízkou asociativitou a jednoduchou stratégiou výmeny stránok sa algoritmus zhorší len o konštantný faktor.

Lema 1.2.1. Algoritmus, ktorý v ideálnej cache veľkosti M s blokmi veľkosti B vykoná

T pamäťových operácií, vykoná najviac 2T pamäťových operácií v cache veľkosti 2M s blokmi veľkosti B pri použití stratégie LRU alebo FIFO. [8, Lemma 12]

**Lema 1.2.2.** Plne asociatívna cache veľkosti M sa dá simulovať s použitím  $\mathcal{O}(M)$  pamäte tak, že prístup ku každému bloku v cache zaberie v priemernom prípade  $\mathcal{O}(1)$  času. [8, Lemma 16]

# Cache-oblivius algoritmy a dátové štruktúry

V tejto kapitole popíšeme niekoľko *cache-oblivious* algoritmov a dátových štruktúr, spolu s ich pamäťovou analýzou v *cache-oblivious* modeli. Miestami tiež uvedieme ekvivalentnú *cache-aware* dátovú štruktúru pre vzájomné porovnanie efektívnosti.

# 2.1 Základné algoritmy

Na demonštráciu *cache-oblivious* algoritmov a ich analýzy v *external-memory* modeli použijeme jednoduchý algoritmus, ktorý počíta agregačnú funkciu nad hodnotami uloženými v poli.

# 2.1.1 Popis algoritmu

Majme pole A veľkosti |A| = N a označme jeho prvky  $A = \{a_1, \ldots, a_N\} \in X^N$ . Chceme vypočítať hodnotu  $f_g(A)$ , kde  $g: X \times Y \to Y$  je agregačná funkcia,  $g_0 \in Y$  je počiatočná hodnota a  $f_g$  je rozšírenie agregačnej funkcie definované následovne:

$$f_g(\{a_1, \dots, a_k\}) = g(a_k, f(\{a_1, \dots, a_{k-1}\}))$$
  
 $f_g(\emptyset) = g_0$ 

Túto funkciu je možné implementovať jednoducho ako jeden cyklus. Schematickú verziu implementácie uvádzame v algoritme 2.1.

Tento algoritmus s použitím vhodnej funkcie g a hodnoty  $g_0$  je možné použiť na rôzne, často užitočné výpočty, ako napríklad maximum, minimum, suma a podobne:

$$g^{\max}(x,y) = \max(x,y)$$
  $g_0^{\max} = -\infty$   
 $g^{\sup}(x,y) = x+y$   $g_0^{\sup} = 0$ 

#### **Algoritmus 2.1** Implementácia agregačnej funkcie $f_g$

```
1: function AGGREGATE(g, g_0, A)

2: y \leftarrow g_0

3: for i \leftarrow 1, \dots, |A| do

4: y \leftarrow g(A[i], y)

5: return y
```

#### 2.1.2 Analýza zložitosti

#### Časová analýza

Klasická časová analýza tohto algoritmu je triviálna ak uvažujeme  $RAM \ model$ . Keďže prístup ku každému prvku A[i] zaberie konštantný čas a za predpokladu, že čas  $T_g$  na výpočet funkcie g je nezávislý na vstupe, bude výsledný čas na výpočet tejto funkcie

$$T(N) = \mathcal{O}(1) + N[T_q + \mathcal{O}(1)] = T_q \cdot \mathcal{O}(N)$$

#### Pamäťová analýza

V prípade cache-aware algoritmu by sme pole A mali uložené v  $\lceil \frac{N}{B} \rceil$  blokoch veľkosti B. Pri výpočte by sme postupne tieto bloky načítali do cache a pracovali s nimi. V rámci jedného bloku počas výpočtu nedochádza k pamäťovým presunom. Zároveň stačí každý prvok spracovať raz a teda celkový počet pamäťových operácií bude presne rovný počtu blokov,  $\lceil \frac{N}{B} \rceil$ . Tento algoritmus však požaduje znalosť parametra B a explicitný presun blokov.

Jednoducho však vieme dosiahnuť (takmer) rovnakú zložitosť aj v prípade cache-oblivious algoritmu 2.1, ktorý žiadne parametre pamäte zjavne nevyužíva a nepozná. Budeme predpokladať, že pole A je uložené v súvislom úseku pamäte - to je možné dosiahnuť aj bez znalosti parametrov pamäte. Zvyšok algoritmu prebieha rovnako ako v predchádzajúcom prípade. Každý blok obsahujúci nejaký prvok poľa A bude teda presunutý do cache práve raz, a žiadne iné presuny nenastanú. Ostáva zistiť, koľko takých blokov môže byť.

Keďže nepoznáme veľkosti blokov v pamäti, nevieme pri ukladaní prvkov poľa zaručiť zarovnanie so začiatkom bloku. V najhoršom prípade uložíme do prvého bloku iba jeden prvok. Potom bude nasledovať  $\lfloor \frac{N}{B} \rfloor$  plných blokov a nakoniec ešte najviac jeden blok, ktorý opäť nie je plný. Spolu máme teda  $\lfloor \frac{N}{B} \rfloor + 2$  blokov.

Pokiaľ  $\lfloor \frac{N}{B} \rfloor < \lceil \frac{N}{B} \rceil$  máme spolu najviac  $\lceil \frac{N}{B} \rceil + 1$  blokov. V opačnom prípade B delí N, teda v prvom a poslednom bloku je spolu presne B prvkov a medzi nimi sa nachádza najviac  $\frac{N-B}{B} = \frac{N}{B} - 1$  plných. Teda blokov je vždy najviac  $\lceil \frac{N}{B} \rceil + 1$ .

Zostrojili sme teda cache-oblivious algoritmus s asymptoticky rovnakou zložitosťou  $\mathcal{O}(\frac{N}{B})$  ako optimálny cache-aware algoritmus, ktorého implementácia je však jedno-

duchšia, keďže nemusí explicitne spravovať presun blokov do cache. Parameter B sme použili len počas analýzy, v samotnom návrhu algoritmu nie.

# 2.2 Vyhľadávanie v statickej množine

Častým problémom v informatike je nutnosť rýchlo a efektívne vyhľadávať prvok v nejakej statickej množine prvkov. V tejto sekcii popíšeme niekoľko algoritmov a dátových štruktúr, ktoré tento problém riešia. Všetky majú v RAM modeli časovú zložitosť  $\mathcal{O}(\log N)$ , kde N je počet prvkov v prehľadávanej množine, no v cache-aware a cache-oblivious modeloch sa budú líšiť počtom pamäťových presunov, ktoré vykonajú.

### 2.2.1 Binárne vyhľadávanie

Pozrime sa najskôr na binárne vyhľadávanie, ktoré je asi najznámejšie. V algoritme 2.2 uvádzame implementáciu, ktorá nájde prvok K v usporiadanom poli A[0, ..., N-1], pre ktoré platí  $\forall i, j; \ 0 \le i < j < N : A[i] \le A[j]$ .

#### Algoritmus 2.2 Implementácia binárneho vyhľadávania

```
1: function FIND(A, K)
         left \leftarrow 0
 2:
         right \leftarrow N
 3:
 4:
         while left < right do
              mid \leftarrow \lfloor \frac{left + right}{2} \rfloor
 5:
              if A[mid] = K then
 6:
 7:
                  return mid
              else if A[mid] > K then
 8:
                  right \leftarrow mid
 9:
              else
10:
                  left \leftarrow mid + 1
11:
         return K \notin A
12:
```

Vidíme, že táto implementácia binárneho vyhľadávania nikde nepožaduje znalosť parametrov B ani M a teda ide o cache-oblivious algoritmus, tak ako v prípade agregačného algoritmu 2.1.

#### Analýza zložitosti

Pri každej iterácií zmenšíme oblasť, ktorú treba preskúmať na polovicu. Počet iterácií a celková zložitosť bude teda riešenie rekurentného vzťahu

$$T(N) = T(N/2) + \mathcal{O}(1)$$

V prípade časovej analýzy je bázou rekurencie  $T(1) = \mathcal{O}(1)$  a výsledná časová zložitosť bude  $T(N) = \mathcal{O}(\log N)$ .

Pri pamäťovej analýze bude bázou  $T(B) = \mathcal{O}(1)$ , pretože po zredukovaní prehľadávaného intervalu na veľkosť B vieme všetky potenciálne prvky načítať v  $\mathcal{O}(1)$  blokoch a k ďalším presunom už nedôjde. Riešením a celkovou pamäťovo zložitosťou teda bude  $T(N) = \mathcal{O}(\log N - \log B) = \mathcal{O}(\log \frac{N}{B})$ .

Ako však uvidíme v ďalšej sekcii, toto riešenie nie je optimálne.

#### 2.2.2 *Cache-aware* riešenie

V prípade, že poznáme veľkosť blokov B v cache, môžeme problém vyhľadávacích stromov riešiť B-stromom [2] s vetvením  $\Theta(B)$ . Každý vrchol teda vieme načítať s použitím  $\mathcal{O}(1)$  pamäťových presunov. Výška takého B-stromu, ktorý má N listov, bude  $\mathcal{O}(\log_B N)$ . Celkovo teda vyhľadávanie v tomto strome vykoná  $\mathcal{O}(\log_B N)$  pamäťových presunov.

Toto je lepší výsledok ako dosahuje binárne vyhľadávanie. Stále však zostáva otázka, či neexistuje ešte efektívnejšie riešenie. Pozrime sa teda na spodnú hranicu tohto problému.

#### 2.2.3 Spodná hranica pre vyhľadávanie

Ukážeme odvodenie minimálneho počtu pamäťových presunov rovnako ako v [6] technikou informačnej zložitosti. Na nájdenie daného prvku v množine obsahujúcej N položiek potrebujeme získať  $\lg(2N+1)$  informačných bitov reprezentujúcich pozíciu tohto prvku - N možných existujúcich prvkov a N+1 pozícií medzi nimi (a na okrajoch) pre neexistujúci prvok. V každom pamäťovom presune načítame jeden blok veľkosti B, ktorý môže obsahovať najviac  $\lg(2B+1)$  bitov informácie. V najlepšom prípade je teda potrebných aspoň

$$\frac{\lg(2N+1)}{\lg(2B+1)} = \frac{\lg N + \mathcal{O}(1)}{\lg B + \mathcal{O}(1)} = \log_B N + \mathcal{O}(1) = \mathcal{O}(\log_B N)$$

pamäťových presunov.

Vidíme teda, že na rozdiel od *cache-oblivious* binárneho vyhľadávania, *cache-aware* B-strom je asymptoticky optimálnym riešením tohto problému. Chceli by sme teraz nájsť *cache-oblivious* dátovú štruktúru, ktorá tiež dosahuje túto hranicu.

#### 2.2.4 Naivné *cache-oblivious* riešenie

Predtým ako popíšeme efektívne cache-oblivious riešenie, pozrime sa na klasický binárny vyhľadávací strom. Asi najjednoduchší spôsob, ako usporiadať uzly (statického) binárneho stromu v pamäti, je nasledovný. Koreň uložíme na pozíciu 1. Ľavého a pravého potomka vrcholu na pozícii x uložíme na pozície 2x a 2x + 1. Otec vrcholu x bude teda na pozícii  $\left\lfloor \frac{x}{2} \right\rfloor$ . Toto usporiadanie voláme BFS usporiadanie (z anglického

breadth-first search – prehľadávanie do šírky), keďže pozície vrcholov sa zvyšujú v rovnakom poradí ako by prebiehalo prehľadávanie tohto stromu do šírky. Príklad takto uloženého stromu je na obrázku 2.2(a).

Výhodou tohto usporiadania sú implicitné vzťahy medzi vrcholmi. Na udržiavanie stromu stačí jednorozmerné pole kľúčov. Na prechod medzi nimi môžeme použiť triviálne funkcie uvedene v algoritme 2.3.

**Algoritmus 2.3** Funkcie pre získanie pozícií ľavého syna, pravého syna a rodiča vrcholu na pozícii x

1: <b>function</b> LEFT $(x)$	1: <b>function</b> RIGHT $(x)$	1: <b>function</b> PARENT $(x)$
2: return $2x$	2: return $2x + 1$	2: $\operatorname{\mathbf{return}} \left\lfloor \frac{x}{2} \right\rfloor$

Nevýhodou je však vysoký počet pamäťových presunov pri vyhľadávaní. Výška tohto stromu je<sup>1</sup>  $\mathcal{O}(\log N)$ . Pri načítaní vrcholu na pozícii x sa v rovnakom bloku nachádzajú vrcholy na pozíciach

$$x - k, \dots, x - 1, x, x + 1, \dots, x + l$$

kde k+l=B-1. Pri ďalšom kroku vyhľadávania budeme potrebovať vrchol 2x alebo 2x+1 a teda nás pozície menšie ako x nezaujímajú. V najlepšom prípade teda bude k=0 a l=B-1. Aby sa v tomto intervale nachádzali požadované vrcholy musí platiť

$$2x + 1 \le x + l = x + B - 1$$
$$x \le B - 2$$

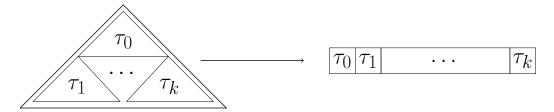
To znamená, že pre pozície x>B-2 už bude potrebný pamäťový presun pre každý vrchol. Vrchol s pozíciou B-2 bude mať hĺbku  $\mathcal{O}(\log B)$  a teda počet vrcholov na ceste z koreňa do listu, ktorých pozície v pamäti sú väčšie ako B-2 bude  $\Omega(\log N - \log B)$ . Pre každý z nich je potrebné vykonať pamäťový presun a teda vyhľadávanie v takto usporiadanom binárnom strome vykoná  $\Omega(\log \frac{N}{B})$  pamäťových presunov, čo je rovnako ako binárne vyhľadávanie horšie v porovnaní s cache-aware B-stromom.

# 2.2.5 Statický cache-oblivious vyhľadávací strom

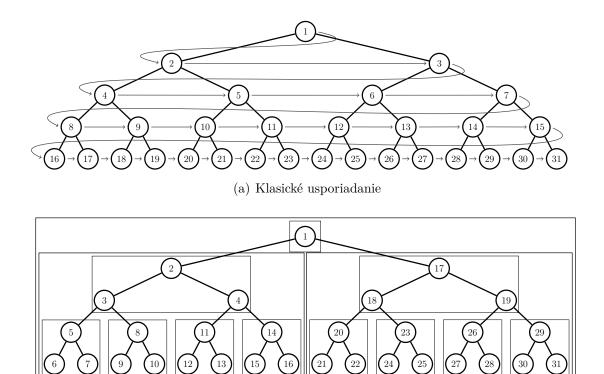
Problémom predošlého riešenia je neefektívne usporiadanie v pamäti - pri prístupe ku vrcholu sa spolu s ním v rovnakom bloku nachádzajú vrcholy, ktoré nie sú pre ďalší priebeh algoritmu podstatné.

Riešením je takzvané  $van\ Emde\ Boas\ usporiadanie\ (van\ Emde\ Boas\ layout,$  nazvané podla  $van\ Emde\ Boas\ stromov\ s$  podobnou myšlienkou), popísané v [3, 6, 15] ktoré funguje následovne. Uvažujme úplný binárny strom výšky h. Ak h=1 tak máme iba jeden vrchol v a výstupom usporiadania bude poradie (v).

 $<sup>^{1}</sup>$ Nejde o vyvažovaný binárny strom a teda by výška mohla byť až  $\mathcal{O}(N)$ . Keďže však pracujeme so statickými dátami, môžeme ich vopred usporiadať a vyrobiť vyvážený statický strom



Obrázok 2.1: Schematické znázornenie rekurzívneho delenia pri  $van\ Emde\ Boas$  usporiadaní. Podstromy  $\tau_0, \ldots, \tau_k$  sa uložia do súvislého úseku pamäte.



(b) van Emde Boas usporiadanie

Obrázok 2.2: Porovnanie klasického a *van Emde Boas* usporiadania na úplnom binárnom strome výšky 5. Čísla vo vrcholoch určujú poradie v pamäti.

Pre h>1 označme  $m=\max_{i\in\mathbb{N}}\{2^i\mid 2^i< h\}$ , teda najväčšiu mocninu dvoch menšiu ako h. Rozdelíme vstupný strom na podstrom  $\tau_0$  výšky h-m, ktorého koreňom je koreň pôvodného stromu. Zostanú nám podstromy  $\tau_1,\ldots,\tau_k$  výšky m, ktorých korene sú potomkovia listov  $\tau_0$  a listy sú listy vstupného stromu. Všetky tieto podstromy majú približne polovičnú výšku a teda ich veľkosť je  $\Theta(\sqrt{N})$  kde N je veľkosť vstupného stromu, keďže  $\frac{h}{2}=\frac{1}{2}\lg N=\lg\sqrt{N}$ . Rekurzívne ich uložíme do van Emde Boas usporiadania a následne uložíme za seba, výstupom teda bude poradie  $(\tau_0,\tau_1,\ldots,\tau_k)$ . Schéma tohto delenia je na obrázku 2.1 a príklad takto usporiadaného stromu na obrázku 2.2(b).

#### Prechod stromom v pamäti

Na rozdiel od klasického *BFS* usporiadania nie je pri takomto usporiadaní v pamäti triviálne zistiť, na akej pozícii sa nachádzajú potomkovia alebo rodič aktuálneho vrcholu. Jedným možným riešením je spolu s každým vrcholom ukladať aj *pointer* (ukazovateľ, adresa v pamäti) na tieto relevantné vrcholy. Tým znížime počet vrcholov, ktoré sa zmestia do jedného bloku o konštantný násobok – v prípade, že je kľúč rovnako veľký ako *pointer*, bude počet vrcholov v jednom bloku štvrtina pôvodného počtu.

Iným riešením je vnútorne pracovať s BFS usporiadaním a prechádzať medzi pozíciami funkciami uvedenými v algoritme 2.3. Pri prístupe k vrcholu túto BFS pozíciu prevedieme na ekvivalentnú pozíciu vo  $van\ Emde\ Boas$  usporiadaní. Pri strome s N vrcholmi je možné túto konverziu realizovať v čase  $\mathcal{O}(\log\log N)$  [11].

#### Vyhľadávanie

Pri analýze vyhľadávania sa pozrime na také podstromy predošlého delenia, že ich veľkosť je  $\Theta(B)$ . Ďalšie delenie a preusporiadanie je už zbytočné, no to *cache-oblivious* algoritmus nemá ako vedieť. Keďže ale po rekurzívnom volaní získame len iné usporiadanie, ktoré uložíme v súvislom úseku pamäte, bude stále možné tento podstrom načítať v  $\mathcal{O}(1)$  blokoch.

Majme teda vyhľadávací strom zložený z takýchto podstromov, ktorých veľkosť je medzi  $\Omega(\sqrt{B})$  a  $\mathcal{O}(B)$ . Ich výška je teda  $\Omega(\log B)$ . Pri strome výšky  $\mathcal{O}(\log N)$  teda prejdeme cez  $\mathcal{O}(\frac{\log N}{\log B})$  takých podstromov a každý vyžaduje konštantný počet pamäťových presunov a spolu sa ich teda vykoná  $\mathcal{O}(\log_B N)$ , čo zodpovedá spodnej hranici tohto problému.

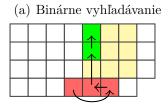
Máme teda vyhľadávanie, ktoré je rovnako ako pri *cache-aware* B-stromoch optimálne. Problémom tejto dátovej štruktúry je však nemožnosť efektívne vkladať či odoberať prvky - pri každej zmene by bolo potrebné strom preusporiadať. Dostávame tak *cache-oblivious* ekvivalent statických *cache-aware* B-stromov.

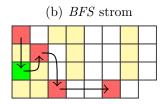
Na úpravu tohto statického stromu tak, aby efektívne zvládal operácie pridávania a odoberania, budeme potrebovať pomocnú dátovú štruktúru, ktorú popíšeme v sekcii 2.3.

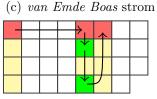
# 2.2.6 Rozdiely v prístupe ku pamäti

Rozdiely medzi binárnym vyhľadávaním a statickými vyhľadávacími stromami v *BFS* a *van Emde Boas* usporiadaniach sú vizuálne znázornené na obrázkoch 2.4 a 2.5 na strane 16. Pozrime sa však najskôr na menší obrázok 2.3, na ktorom vysvetlíme princíp tejto vizualizácie.

Jednotlivé políčka sú položky poľa, pričom v pamäti sú usporiadané v poradí zhora nadol a zľava doprava. Samotné kľúče (vo vrcholoch stromov) sú však usporiadané inak







Obrázok 2.3: Porovnávanie prístupov ku pamäti v rôznych štruktúrach pri vyhľadávaní hodnoty 17 medzi 31 prvkami

a preto sú tieto prístupy inak efektívne. Vo všetkých prípadoch vyhľadávame prvok v množine  $\{1, \ldots, 2^h - 1\}$  čo je počet vrcholov úplného binárneho stromu výšky h. Farby označujú stav políčka v simulovanej cache s veľkosťou bloku B = 4.

Červená farba reprezentuje prvky, ktoré sa v momente prístupu nenachádzali v ca-che a bolo potrebné ich načítať ( $cache\ miss$ ). Zelená naopak označuje prvky, ktoré už v cache boli ( $cache\ hit$ ) – načítali sa spolu s nejakým červeným prvkom v rovnakom bloku.
Ostatné prvky, ktoré sa načítali ako súčasť bloku ale neboli použité, sú označené žltou
farbou. V tejto simulácii je počet blokov v  $cache\ (\frac{M}{B})$  pre jednoduchosť neobmedzený.

V malom obrázku 2.3 (výška stromu h=5) šípky určujú poradie, v akom vyhľadávanie pristupovalo k jednotlivým prvkom. Vo veľkých obrázkoch 2.4 a 2.5 (výška stromu h=9) sú šípky pre prehľadnosť vynechané a políčko s bodkou označuje pozíciu, na ktorej bol napokon požadovaný prvok nájdený. Rozdiely medzi týmito troma prístupmi k vyhľadávaniu je lepšie vidieť práve na väčších obrázkoch.

Keďže všetky hľadané hodnoty (17, 243 a 427) boli zvolené ako listy týchto vyhľadávacích stromov, pristúpili operácie vyhľadávania vo všetkých troch prípadoch práve k h prvkom. Rozdiel je však v pomere počtu červených (ktoré v cache neboli a bolo ich potrebné načítať) a zelených (na ktoré nebol potrebný pamäťový presun) prvkov.

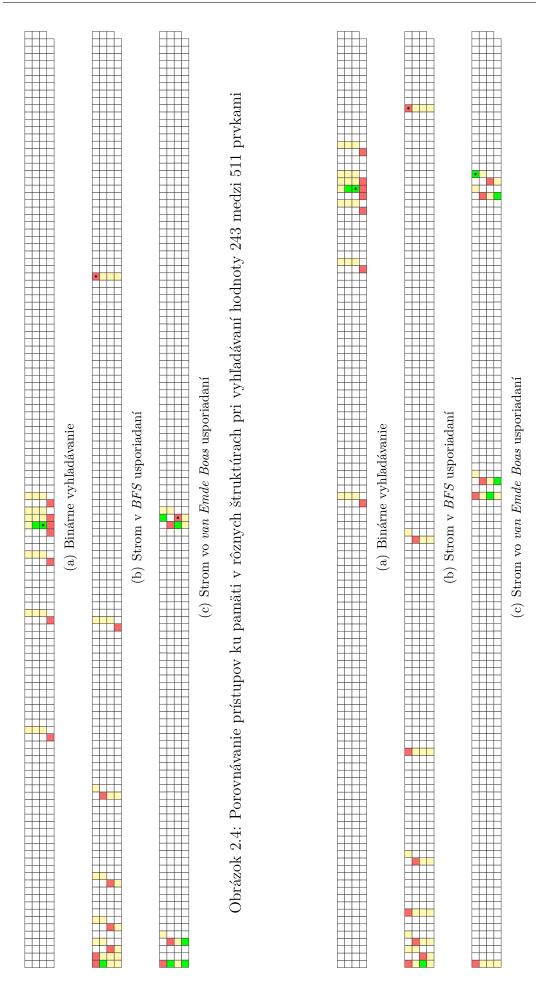
Ako ľahko vidieť, binárne vyhľadávanie začne v strede a presúva sa medzi prvkami, ktoré sú od seba čoraz menej vzdialené až do momentu, kedy už je prehľadávaný interval dostatočne malý na to, aby sa zmestil do bloku.

Naopak strom v BFS usporiadaní robí stále väčšie a väčšie skoky a porovnávané prvky sa do jedného bloku zmestia iba na začiatku.

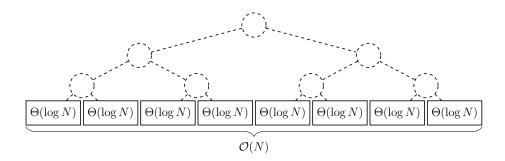
Avšak strom vo van Emde Boas usporiadaní potom čo pristúpi k nejakému prvku v ďalších krokoch pristupuje k prvkom, ktoré sú v pamäti blízko a veľký skok, ktorý pristúpi mimo cache, vykonáva menej často. Vďaka tomu dosahuje v oboch príkladoch najlepší počet zásahov do cache, teda najviac zelených políčok.

# 2.3 Usporiadané pole

Problémom údržby usporiadaného poľa (z anglického ordered-file maintenance) budeme volať problém spočívajúci v udržiavaní zoradenej postupnosti prvkov, do ktorej možno



Obrázok 2.5: Porovnávanie prístupov ku pamäti v rôznych štruktúrach pri vyhľadávaní hodnoty 427 medzi 511 prvkami



Obrázok 2.6: Usporiadané pole veľkosti N. Strom nad blokmi je len imaginárny a nezostrojuje sa v pamäti.

pridávať nové prvky medzi ľubovolné dva existujúce a tiež prvky odstraňovať. Dátovou štruktúrou, ktorá tento problém rieši efektívne je štruktúra zhustenej pamäte (packed-memory structure). Táto štruktúra udržiava prvky v súvislom poli veľkosti  $\mathcal{O}(N)$  s medzerami medzi prvkami veľkosti  $\mathcal{O}(1)$ . Vďaka tomu bude načítanie K po sebe idúcich prvkov vyžadovať  $\mathcal{O}(\frac{K}{B})$  pamäťových presunov.

#### 2.3.1 Popis štruktúry

Popíšeme dátovú štruktúru z [3] s malými úpravami. Celá dátová štruktúra pozostáva z jedného poľa veľkosti  $T = 2^k$ . To (pomyselne) rozdelíme na bloky veľkosti  $S = 2^l$  tak, že  $S = \Theta(\log N)$ . Počet blokov tak bude tiež mocnina dvoch.

Nad týmito blokmi zostrojíme (imaginárny) úplný binárny strom (obrázok 2.6), ktorého listy sú bloky udržiavaného poľa. Hlbkou vrchola označíme jeho vzdialenosť od koreňa, pričom koreň má hlbku 0 a listy majú hlbku d = k - l.

#### 2.3.2 Definície

Kapacitou vrchola v, c(v), označíme počet položiek (aj prázdnych, teda aj s medzerami) poľa patriacich do blokov v podstrome začínajúcom v tomto vrchole. Kapacita listov bude teda S, ich rodičov 2S a kapacita koreňa bude T. Podobne budeme počet neprázdnych položiek v podstrome vrcholu v volať obsadnosť a značiť o(v). Ďalej  $hustotou, 0 \le d(v) \le 1$ , označíme  $d(v) = \frac{o(v)}{c(v)}$ .

Zvoľme ľubovolné konštanty  $\rho_d, \tau_d, \rho_0, \tau_0$  spĺňajúce

$$0 < \rho_d < \rho_0 < \tau_0 < \tau_d < 1$$

Z týchto konštánt definujeme pre vrchol s hĺbkou k dolnú a hornú hranicu hustoty  $(\rho_k \text{ a } \tau_k)$  následovne:

$$\rho_k = \rho_0 + \frac{k}{d}(\rho_d - \rho_0) \quad \tau_k = \tau_0 - \frac{k}{d}(\tau_0 - \tau_d)$$

Dostaneme tak postupnosť hraníc pre všetky hĺbky, pričom platí  $(\rho_i, \tau_i) \subset (\rho_{i+1}, \tau_{i+1})$  a teda sa tieto intervaly smerom od listov ku koreňu zmenšujú:

$$0 < \rho_d < \rho_{d-1} < \dots < \rho_0 < \tau_0 < \tau_1 < \dots < \tau_d < 1$$

Hovoríme, že vrchol v hĺbky k je v hraniciach hustoty ak platí  $\rho_k \leq d(v) \leq \tau_k$ .

#### 2.3.3 Operácie

#### Vkladanie

Implementácia operácie vkladania sa skladá z niekoľkých krokov. Najskôr zistíme, do ktorého bloku v spadá pozícia, na ktorú vkladáme. Pozrieme sa, či je tento blok v hraniciach hustoty. Ak áno tak platí d(v) < 1 a teda o(v) < c(v), čiže v tomto bloku je voľné miesto. Môžeme teda zapísať novú hodnotu do tohto bloku, pričom môže byť potrebné hodnoty v bloku popresúvať, avšak zmení sa najviac S pozícii.

V opačnom prípade je tento blok mimo hraníc hustoty. Budeme postupovať hore v strome dovtedy, kým nenájdeme vrchol v hraniciach. Keďže strom je iba pomyselný, budeme túto operáciu realizovať pomocou dvoch súčasných prechodov k okrajom poľa. Počas tohto prechodu si udržiavame počítadlá neprázdnych a všetkých pozícii a zastavíme v momente, keď hustota dosiahne požadované hranice.

Po nájdení takéhoto vrchola v hraniciach rovnomerne rozdelíme všetky hodnoty v blokoch prislúchajúcich danému podstromu. Keďže intervaly pre hranice sa smerom ku listom iba rozširujú budú po tomto popresúvaní všetky vrcholy tohto podstromu v hraniciach hustoty a teda aj požadovaný blok bude obsahovať aspoň jednu prázdnu pozíciu. Môžeme teda novú hodnotu vložiť ako v prvom kroku.

Ak nenájdeme taký vrchol, ktorého hustota by bola v hraniciach, a teda aj koreň je mimo hraníc, je táto štruktúra príliš plná. V takom prípade zostrojíme nové pole dvojnásobnej veľkosti a všetky existujúce položky, s pridanou novou, rovnomerne rozmiestnime do nového poľa.

#### Odstraňovanie

Operácia odstraňovania prebieha analogicky. Ako prvé požadovanú položku odstránime z prislúchajúceho bloku. Ak je tento blok aj naďalej v hraniciach hustoty tak skončíme, inak postupujeme nahor v strome, kým nenájdeme vrchol v hraniciach. Následne rovnomerne prerozdelíme položky blokoch daného podstromu.

Pokiaľ taký vrchol nenájdeme, je pole príliš prázdne a zostrojíme nové polovičnej veľkosti a rovnomerne do neho rozmiestnime zostávajúce položky pôvodného.

#### 2.3.4 Analýza

Pri vkladaní aj odstraňovaní sa upraví súvislý interval I, ktorý sa skladá z niekoľkých blokov. Nech pri nejakej operácii došlo k prerozdeleniu prvkov v blokoch prislúchajúcich podstromu vrchola u v hĺbke k. Teda pred týmto prerozdelením bol vrchol u v hraniciach hustoty ( $\rho_k \leq d(u) \leq \tau_k$ ) ale nejaký jeho potomok v nebol.

Po prerozdelení budú všetky vrcholy v danom podstrome v hraniciach hustoty, avšak nie len v svojich ale aj v hraniciach pre hĺbku k, ktoré sú tesnejšie. Bude teda platiť  $\rho_k \leq d(v) \leq \tau_k$ . Najmenší počet operácii vloženia, q, potrebný na to, aby bol vrchol v opäť mimo hraníc je

$$\frac{o(v)}{c(v)} = d(v) \le \tau_k$$

$$\frac{o(v) + q}{c(v)} > \tau_{k+1}$$

$$o(v) \le \tau_k c(v)$$

$$o(v) + q > \tau_{k+1} c(v)$$

$$q > (\tau_{k+1} - \tau_k) c(v)$$

Podobne pre prekročenie dolnej hranice je potrebných aspoň  $(\rho_k - \rho_{k+1})c(v)$  operácii odstránenia.

Pri úprave intervalu blokov v podstrome vrcholu u je potrebné upraviť najviac c(u) položiek, avšak táto situácia nastane až keď sa potomok v ocitne znovu mimo hraníc hustoty. Priemerná veľkosť intervalu, ktorý treba preusporiadať pri vložení do podintervalu prislúchajúceho vrcholu v teda bude

$$\frac{c(u)}{(\tau_{k+1} - \tau_k)c(v)} = \frac{2c(v)}{(\tau_{k+1} - \tau_k)c(v)} = \frac{2}{\tau_{k+1} - \tau_k} = \frac{2d}{\tau_d - \tau_0} = \mathcal{O}(\log T)$$

keďže  $\tau_d$  a  $\tau_0$  sú konštanty a výška úplného binárneho stromu d s T listami je  $d = \Theta(\log T)$ . Podobným spôsobom dostaneme rovnaký odhad pre odstraňovanie.

Pri vkladaní a odstraňovaní prvku ovplyvníme najviac d podintervalov - tie, ktoré prislúchajú vrcholom na ceste z daného listu (bloku) do koreňa. Spolu teda bude veľkosť upraveného intervalu v priemernom prípade  $\mathcal{O}(\log^2 T)$ .

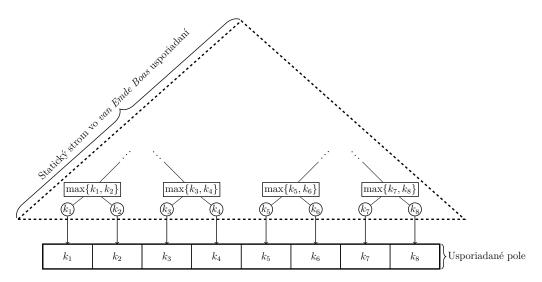
worstcase bounds? conjenctured lowerbound?

#### amortizacia double/half rebuildu

Táto dátová štruktúra teda udržiava N usporiadaných prvkov v poli veľkosti  $\mathcal{O}(N)$  a podporuje operácie vkladania a odstraňovania, ktoré upravujú súvislý interval priemernej veľkosti  $\mathcal{O}(\log^2 N)$  a je ich teda možné realizovať pomocou  $\mathcal{O}(\frac{\log^2 N}{B})$  pamäťových presunov.

# 2.4 Dynamický B-strom

V tejto sekcií popíšeme dynamickú verziu *cache-oblivious* vyhľadávacieho stromu. Prvá verzia tejto štruktúry pochádza z [3, 4], bola avšak značne komplikovaná. Preto



Obrázok 2.7: Dynamický strom, ktorý vznikne spojením statického stromu vo van  $Emde\ Boas$  usporiadaní a usporiadaného pola. Šipky znázorňujú spárovanie listov a položiek pola.

použijeme zjednodušenú verziu z [5], ktorá dosahuje rovnaké výsledky ale jej popis a analýza sú podstatne jednoduchšie.

#### 2.4.1 *Cache-aware* riešenie

V prípade cache-aware modelu použijeme opäť B-strom s vetvením  $\Theta(B)$  ako v časti 2.2.2. Rovnako ako pre vyhľadávanie bude na vkladanie potrebných  $\mathcal{O}(\log_B N)$  pamätových presunov.

# 2.4.2 Popis *cache-oblivious* štruktúry

Táto dátová štruktúra vznikne zložením predchádzajúcich dvoch - statického stromu (2.2.5) a usporiadaného poľa (2.3.1) - jednoduchým spôsobom. Majme usporiadané pole veľkosti  $\Theta(N)$ . Keďže počet položiek v usporiadanom poli je mocnina dvoch, môžeme nad ním vybudovať úplný binárny statický vyhľadávací strom uložený vo van Emde Boas usporiadaní. Listy tohto stromu budú bijektívne spárované s položkami v usporiadanom poli (obrázok 2.7).

Kľúče, ktoré táto štruktúra obsahuje, sú uložené v usporiadanom poli (s medzerami). Listy statického stromu obsahujú v svojich kľúčoch rovnakú hodnotu ako k ním prislúchajúce položky usporiadaného pola. Medzeru reprezentujeme hodnotou, ktorá je pri použitom usporiadaní najmenšia. Ostatné vrcholy stromu obsahujú ako kľúč maximum z kľúčov svojich synov.

#### 2.4.3 Vyhľadávanie

Vyhľadávanie v tejto štruktúre prebieha jednoducho. Začínajúc od koreňa, porovnáme hľadaný kľúč s kľúčom v ľavom synovi. Pokiaľ je hľadaný väčší, bude v pravom podstrome (keďže maximum z celého ľavého podstromu je práve kľúč ľavého syna), ktorý rekurzívne prehľadáme. V opačnom prípade prehľadáme ľavý podstrom. Keď dosiahneme list, porovnáme jeho kľúč s hľadaným. Ak sa zhodujú tak sme požadovanú položku našli, inak sa v štruktúre nenachádza.

#### Analýza

Toto prehľadávanie prechádza cestu od koreňa k listu v strome hĺbky  $\mathcal{O}(\log N)$  uloženom vo  $van\ Emde\ Boas$  usporiadaní a teda rovnako ako v časti 2.2.5 vykoná  $\mathcal{O}(\log_B N)$  pamäťových presunov.

#### 2.4.4 Vkladanie

Zaujímavejšou operáciou je vkladanie, ktoré v pôvodnom statickom strome nebolo možné. Prvým krokom je nájdenie pozície, na ktorú tento kľúč patrí. To dosiahneme podobne ako v predošlej sekcii. Budeme ale hľadať predchádzajúci a nasledujúci kľúč. Tým nájdeme v usporiadanom poli dvojicu pozícii, medzi ktoré chceme vložiť novú hodnotu.

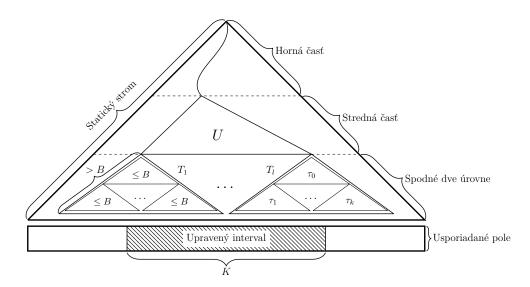
Vloženie do usporiadaného pola zmení súvislý interval veľkosti K. Následne bude potrebné aktualizovať kľúče v statickom strome, aby opäť obsahovali maximum zo svojich synov. Túto aktualizáciu dosiahneme takzvaným post-order prechodom, kedy sa vrchol aktualizuje až po tom, čo boli aktualizovaný jeho synovia. Tým máme zaručené, že po aktualizácii vrchol obsahuje výslednú, korektnú hodnotu. Implementácia takéhoto prechodu je naznačená v algoritme 2.4.

```
Algoritmus 2.4 Implementácia post-order prechodu na aktualizáciu statického stromu

1: function UPDATE(v, I) \triangleright v je vrchol stromu, ktorý práve aktualizujeme \triangleright I je zmenený interval v usporiadanom poli

2: if v.podstrom \cap I = \emptyset then \triangleright pokiaľ sa zmena tohto vrcholu
```

```
return
                                            ⊳ určite nedotkla, tak ho môžeme preskočiť
3:
      if v je list then
4:
5:
          v.kľuč \leftarrow hodnota z usporiadaného poľa
      else
6:
          UPDATE(v.\text{lav}\acute{v})
                                                         ⊳ najskôr aktualizujeme ľavého
7:
          UPDATE(v.prav\acute{y})
                                                                        ⊳ a pravého syna
8:
          v.kľúč \leftarrow \max(v.ľavý.kľúč, v.pravý.kľúč)
                                                                9:
```



Obrázok 2.8: Rozdelenie statického stromu na tri časti pri analýze počtu pamäťových presunov.

#### 2.4.5 Analýza vkladania

Túto analýzu rozdelíme na tri časti (obrázok 2.8), v ktorých sa postupne pozrieme na rôzne úrovne v statickom strome, ktoré treba po vložení do usporiadaného pola aktualizovať.

#### Spodné dve úrovne

Uvažujme najskôr ako v časti 2.2.5 také podstromy  $van\ Emde\ Boas$  delenia, ktoré sa ako prvé zmestia do bloku cache a teda ich veľkosť je medzi  $\sqrt{B}$  a B. Pozrime sa na spodné dve úrovne takýchto podstromov. Listy spodnej teda budú listy celého statického strom a korene spodnej spodnej úrovne budú synovia listov hornej úrovne. Zvyšok stromu pokračuje nad týmito úrovňami a vrátime sa k nemu neskôr.

Podstromy v tomto delení sa zmestia do najviac dvoch blokov a vieme ich teda načítať pomocou  $\mathcal{O}(1)$  pamäťových presunov. Označme podstromy, ktoré vznikly rekurzívnym van Emde Boas delením z podstromu T veľkosti viac než B, rovnako, ako v časti 2.2.5:  $\tau_0, \tau_1, \ldots, \tau_k$ . Tu  $\tau_0$  je podstrom v hornej úrovni a  $\tau_1, \ldots, \tau_k$  sú podstromy v spodnej úrovni, ktorých korene sú potomkovia listov  $\tau_0$ .

Pri post-order prechode cez podstrom T budeme prejdeme najskôr cez ľavých synov od koreňa  $\tau_0$  cez  $\tau_1$  až do listu. Následne bude post-order prechod prebiehať v podstrome  $\tau_1$ , až kým nebudú všetky jeho vrcholy a napokon aj koreň aktualizované. Potom sa vrátime do  $\tau_0$  a k  $\tau_1$  už pristupovať nebudeme ale prejdeme nasledovný podstrom,  $\tau_2$ . Takto postupne aktualizujeme všetky podstromy, pričom postupnosť navštívených podstromov bude

$$\tau_0, \tau_1, \tau_0, \tau_2, \dots, \tau_0, \tau_i, \tau_0, \dots, \tau_k, \tau_0$$

Vidíme, že pokiaľ dokážeme udržať v cache aspoň dva také podstromy, teda za

predpokladu  $M \geq 4B$ , sme schopný takýto post-order prechod zrealizovať pomocou  $\mathcal{O}(1)$  pamäťových operácii pre každý podstrom veľkosti  $\leq B$ . Takéto podstromy majú  $\mathcal{O}(B)$  listov, pričom nimi potrebujeme pokryť interval veľkosti K (podstromy, ktorých žiaden list neleží v upravenom intervale nie je potrebné aktualizovať) a teda celkový počet podstromov na spodných dvoch úrovniach, ktoré potrebujeme načítať a upraviť je  $\mathcal{O}(\frac{K}{B})$  a stačí nám na to  $\mathcal{O}(\frac{K}{B})$  pamäťových presunov.

#### Stredná časť - najbližší spoločný predok

Označme ako  $T_1, \ldots, T_l$  tie stromy veľkosti > B obsahujúce postromy veľkosti  $\le B$  na spodných dvoch úrovniach, ktoré boli v predošlej časti aktualizované. Platí teda  $l = \mathcal{O}(\frac{K}{B})$ . Označme U taký podstrom statického stromu, ktorého koreň je najbližší spoločný predok koreňov  $T_1, \ldots, T_l$ . Ak je tento koreň v hĺbke h tak U obsahuje všetky vrcholy hĺbky  $\ge h$ , ktoré treba aktualizovať - tie mimo U nie sú predkovia upravených vrcholov a teda hodnoty kľúčov ich potomkov neboli v prvej časti zmenené, alebo už boli aktualizované ako súčasť nejakého podstromu  $T_i$  na spodnej úrovni.

Počet vrcholov U je najviac dvojnásobok počtu listov a teda  $|U| = \mathcal{O}(l) = \mathcal{O}(\frac{K}{B})$ . Keďže pri post-order prechode navštívime každý vrchol  $\mathcal{O}(1)$  krát (najprv pri prechode z koreňa ku listom, pričom následne rekurzívne prejdeme ľavého a pravého syna, a potom pri návrate z rekurzie) a teda celkovo budeme potrebovať  $\mathcal{O}(\frac{K}{B})$  pamäťových presunov na aktualizáciu U.

#### Horná časť - cesta z najbližšieho spoločného predka do koreňa

Posledná množina vrcholov, ktoré je potrebné aktualizovať je cesta z koreňa U do koreňa statického stromu. Dĺžka tejto cesty je obmedzená výškou stromu  $\mathcal{O}(\log N)$  a pri aktualizovaní prechádzame cez jej vrcholy postupne. Podobne ako pri vyhľadávaní (časť 2.4.3) bude potrebných  $\mathcal{O}(\log_B N)$  pamäťových presunov.

#### Výsledná zložitosť

Sčítaním nasledovných zložitostí počtu pamäťových operácii

Nájdenie pozície v usporiadanom poli:  $\mathcal{O}(\log_B N)$ 

Vloženie do usporiadaného poľa:  $\mathcal{O}(\frac{K}{B})$ 

Aktualizácia spodných dvoch úrovní:  $\mathcal{O}(\frac{K}{B})$ 

Aktualizácia strednej úrovne:  $\mathcal{O}(\frac{K}{B})$ 

Aktualizácia hornej úrovne:  $\mathcal{O}(\log_B N)$ 

dostávame celkovú zložitosť  $\mathcal{O}(\log_B N + \frac{K}{B})$ . Keďže amortizovaná veľkosť upraveného intervalu je  $K = \mathcal{O}(\log^2 N)$  dostávame výslednú amortizovanú zložitosť počtu pamäťových operácii pri vkladaní:  $\mathcal{O}(\log_B N + \frac{\log^2 N}{B})$ .

#### 2.4.6 Odstraňovanie

Algoritmus odstraňovania je analogický, po nájdení prvku v usporiadanom poli ho odstránime, čím sa zmení súvislý interval amortizovanej veľkosti  $\mathcal{O}(\log^2 N)$ . Následne aktualizujeme kľúče v statickom poli rovnako ako pri vkladaní. Výsledná zložitosť bude taktiež rovnaká.

double/half

# 2.5 Vylepšený dynamický B-strom

Any problem in computer science can be solved with another level of indirection.

David Wheeler

Oproti cache-aware B-stromom ma pri vkladaní cache-oblivious dynamický strom popísaný v predchádzajúcej sekcii naviac  $\mathcal{O}(\frac{\log^2 N}{B})$  pamäťových presunov. Tento člen môžeme odstrániť jednoduchou modifikáciou.

Vezmeme N kľúčov a rozdelíme ich do  $\Theta(\frac{N}{\log N})$  blokov veľkosti  $\Theta(\log N)$ . Minimum z každej skupiny použijeme ako kľúče v predchádzajúcej dátovej štruktúre, ktorej veľkosť bude  $\Theta(\frac{N}{\log N})$ .

# 2.5.1 Vyhľadávanie

Najskôr vyhľadáme požadovaný blok v B-strome, čo zaberie  $\mathcal{O}(\log_B \frac{N}{\log N}) = \mathcal{O}(\log_B N - \log_B \log N) = \mathcal{O}(\log_B N)$  pamäťových presunov. Následne prejdeme daný blok celý a nájdeme v ňom požadovaný kľúč. To vyžaduje  $\mathcal{O}(\frac{\log N}{B})$  pamäťových presunov - zanedbateľné voči hľadaniu v B-strome - a spolu teda vyhľadávanie vyžaduje rovnako veľa pamäťových presunov ako neupravený B-strom:  $\mathcal{O}(\log_B N)$ .

#### 2.5.2 Vkladanie a odstraňovanie

Po nájdení požadovaného bloku vykonáme vloženie prípadne odstránenie z neho kompletným prepísaním, čo vyžaduje  $\mathcal{O}(\frac{\log N}{B})$  presunov. Zároveň budeme udržiavať veľkosti blokov medzi  $\frac{1}{4}\log N$  a  $\log N$ . Príliš malé skupiny môžeme spojiť do väčších a veľké rozdeliť na niekoľko menších. Skupina prekročí svoje hranice najskôr po  $\Omega(\log N)$  operáciách. V takom prípade po rozdelení alebo spojení bude potrebné vykonať vloženie

popis
najdenia
bloku min/max
left
child,

alebo odstránenie z B-stromu. Vydelením dostávame amortizovanú zložitosť vkladania a odstraňovania:

$$\mathcal{O}(\frac{\log_B N + \frac{\log^2 N}{B}}{\log N}) = \mathcal{O}(\frac{\log N}{B})$$

Najskôr však musíme nájsť blok, ktorý budeme aktualizovať. Teda výsledná zložitosť bude  $\mathcal{O}(\log_B N)$  rovnako ako pri cache-aware B-strome. Opäť sme teda dosiahli rovnaký počet operácií ako ekvivalentná cache-aware dátová štruktúra, avšak tentokrát nie v najhoršom ale amortizovanom prípade.

# KAPITOLA 3

# Vizualizácie

An algorithm must be seen to be believed.

Art of Computer Programming
Donald E. Knuth

Cieľom tejto práce je nielen popísať *cache-oblivious* pamäťový model a rôzne dátové štruktúry v ňom, ale aj vytvoriť ich vizualizácie. Tie majú slúžiť na edukačné účely pre študentov (a učiteľov) a pomáhať pri pochopení ich fungovania.

Výsledkom práce sú vizualizácie demonštrujúce dátové štruktúry popísané v predchádzajúcich sekciách:  $van\ Emde\ Boas$  usporiadanie (sekcia 2.2.5) v statickom binárnom vyhľadávacom strome, usporiadané pole (2.3) a dynamický b-strom (2.4). Súčasťou je tiež simulácia cache (sekcia 1.1) s možnosťou voľby parametrov B a M - veľkosť bloku a celková veľkosť.

Existujuce? nic nie je...

# 3.1 Gnarley trees

Tieto vizualizácie sú implementované ako rozšírenie programu *Gnarley trees*, ktorý vznikol ako súčasť bakalárskej práca Jakuba Kováča [13]. Tento nástroj na vizualizáciu (prevažne stromových) dátových štruktúr bol následne v bakalárskych prácach [12, 14, 16] a ročníkových projektoch rozšírený o mnohé ďalšie dátové štruktúry a v súčastnosti podporuje desiatky štruktúr, ako napríklad červeno-čierne, sufixové a intervalové stromy, *union-find*, haldy a mnohé ďalšie.

#### 3.1.1 Spustenie

Súčasťou práce je priložené CD obsahujúce zdrojový kód tohto programu a tiež skompilovanú verziu. Aplikácia na spustenie požaduje  $JVM^1$ . Spustenie je možné vykonať spustením súborov start.sh prípadne start.bat, podla operačného systému. Dostupné sú tiež individuálne vizualizácie vo forme  $Java\ appletov$ , ktoré je možné spustiť otvorením súboru index.html v preferovanom internetovom prehliadači.

Obsah tejto CD prílohy je tiež dostupný na .

url

#### 3.1.2 Funkcionalita

Program umožňuje užívateľom zobrazovať tieto štruktúry a manipulovať s nimi. Všetky operácie sú rozložené na malé, jednoduché kroky a každý je vysvetlený keď sa vykonáva. Je možné posúvať sa po krokoch dopredu, ale aj vracať sa dozadu, a teda sa dá kedykoľvek vrátiť až k počiatočnému stavu. Toto je dôležité pri experimentovaní s danou štruktúrou, kedy dve rôzne operácie (alebo jedna operácia s dvoma rôznymi parametrami) spôsobia rôzne správanie a výsledky. Užívateľ má takto možnosť jednoducho sa po vykonaní prvej operácie vrátiť do predošlého stavu a preskúmať správanie druhej z nich.

Celý program je taktiež dvojjazyčný - je možné prepnút medzi angličtinou a slovenčinou, čo umožňuje širšie použitie týchto vizualizácií.

#### 3.1.3 Prehľad programu

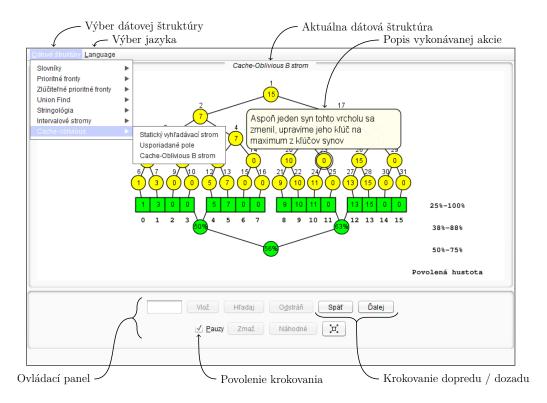
Program sa skladá z troch hlavných častí (obrázok 3.1). Najvrchnejšia časť okna tvorí hlavné menu, v ktorej môžeme voliť dátové štruktúry a prepínať jazyk rozhrania. Dátové štruktúry sú pre prehľadnosť rozdelené do niekoľkých kategórií. Tie popísané a implementované v tejto práci sa nachádzajú v kategórii Cache-oblivious.

V spodnej časti okna sa nachádza ovládací panel, ktorý obsahuje vstupné pole pre hodnotu, ktorú chceme vyhľadať alebo vložiť a tlačidlá na vykonanie týchto akcií. Ďalej obsahuje tlačidlá na prechod do ďalšieho kroku a návrat do predchádzajúceho stavu s možnosťou toto krokovanie vypnúť.

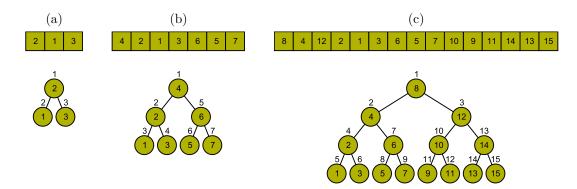
Najväčšia, prostredná časť okna zobrazuje vizualizáciu aktuálnej dátovej štruktúry. Toto zobrazenie je vektorové a je možné ho posúvať, približovať a oddialovať. Zároveň sa tu zobrazujú informácie o aktuálne vykonávanej akcií (ak je povolené krokovanie) a ďalšie vizualizačné prvky ako šípky alebo význačné vrcholy.

Podrobnejší popis užívateľského rozhrania a návod na používanie sa nachádza v bakalárskej práci Jakuba Kováča [13] v siedmej kapitole.

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>Java Virtual Machine, dostupné na https://www.java.com/en/download/



Obrázok 3.1: Užívateľské rozhranie počas operácie vkladania kľúča 10 do dynamického cache-oblivious B-stromu (sekcia 2.4).

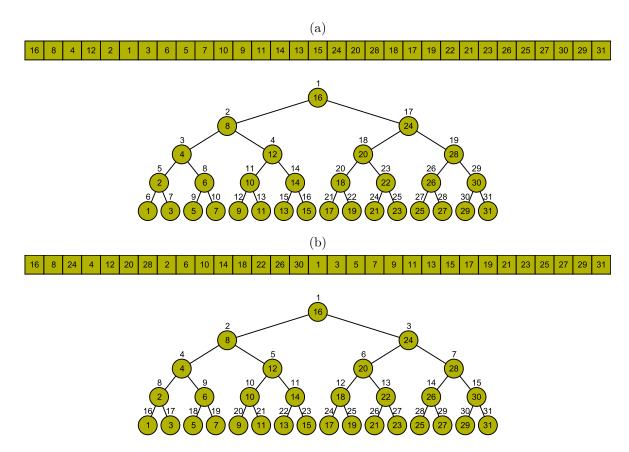


Obrázok 3.2: Statické stromy rôznych veľkostí (výšok) vo van Emde Boas usporiadaní.

# 3.2 Statický strom

Najjednoduchšou dátovou štruktúrou je statický vyhľadávací strom. Implementovali sme vytvorenie tohto stromu a jeho uloženie v pamäti. Je možné strom zväčšiť alebo zmenšiť podľa preferencii - ukážky stromov rôznych veľkostí sú na obrázku 3.2. Čísla vo vnútorných vrcholoch sú kľúče, čísla nad vrcholom určujú jeho pozíciu v pamäti. Obdĺžnik nad stromom reprezentuje uloženie tohto stromu v poli. Vnútorné čísla sú opäť kľúče, pričom sú zoradené podla svojich pozícii zľava (pozícia 1) doprava.

Medzi uložením vo *van Emde Boas* usporiadaní a klasickom *BFS* usporiadaní (ako v časti 2.2.4) je možné prepínat. Zmenia sa pritom čísla udávajúce pozície vrcholov v pamäti a ich poradie v poli nad stromom. Rozdiel medzi týmito dvoma usporiadaniami



Obrázok 3.3: Rozdiel medzi *BFS* a *van Emde Boas* usporiadaním na strome výšky 5. Kľúče zostávajú rovnaké, líšia sa však ich pozície v pamäti reprezentované malými číslami nad vrcholmi a poľom nad koreňom.

vidieť na obrázku 3.3. Pozície sa zhodujú s obrázkom 2.2(b).

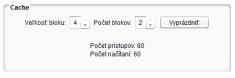
#### 3.2.1 Simulácia cache

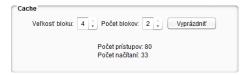
Porovnanie týchto dvoch usporiadaní je rozšírené o simuláciu cache. Užívateľ si môže zvoliť parametre cache - počet vrcholov B, ktoré sa zmestia do jedného bloku a počet blokov  $\frac{M}{B}$  v cache. Tiež je možné cache kedykoľvek vyprázdniť – odstrániť z nej všetky načítané bloky. Simulácia na výmenu stránok používa stratégiu FIFO, ktorá je popísaná v časti 1.2.1.

Táto simulácia zároveň počíta počet prístupov k vrcholom pri vyhľadávaní a počet presunutých blokov do cache. V najhoršom prípade by tieto dve čísla boli rovnaké (ak treba každý vrchol načítať osobitne) avšak pri cache s blokmi veľkosti B>1 a s  $van\ Emde\ Boas$  usporiadaním dochádza k podstatnému zlepšeniu - ušetreniu počtu presunutých blokov.

To môžeme vidieť na jednoduchom príklade, kedy v strome výšky 5 postupne vyhľadáme všetkých 16 kľúčov, ktoré sa nachádzajú v listoch tohto stromu. V oboch usporiadaniach bude počet prístupov rovnaký, avšak počet načítaní blokov z disku do cache je v tomto príklade pri BFS usporiadaní takmer dvakrát väčší ako pri van Emde

Boas usporiadaní. Obrázok 3.4 ukazuje stav týchto štatistík po nájdení posledného listu.





(a) Strom v BFS usporiadaní

(b) Strom vo van Emde Boas usporiadaní

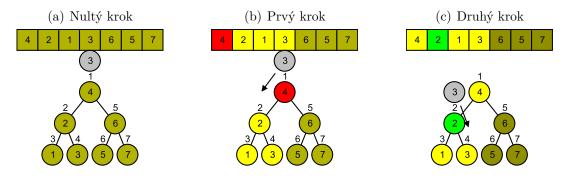
Obrázok 3.4: Porovnanie štatistík simulovanej cache po prechode listov  $1, 3, \ldots, 31$  stromu výšky 5. Parametre cache sú v oboch prípadoch rovnaké (B=4, M=2B=8), rozdiel je však v usporiadaní v pamäti.

Ako vizualizácia prítomnosti v cache slúži farba - vrcholy a položky poľa obsahujúce kľúče majú svetlejšiu farbu pozadia v prípade, že je daný blok v cache a tmavšiu ak je mimo. V strome je vďaka tomu ľahko vidieť, ktorá časť je načítaná a je možné ňou prechádzať bez ďalších presunov. V prípade van Emde Boas usporiadanie pôjde prevažne o časť podstromu aktuálne porovnávaného vrcholu, avšak pri klasickom usporiadaní to budú práve vrcholy mimo tohto podstromu, o ktorých už vieme, že nie sú pri vyhľadávaní potrebné.

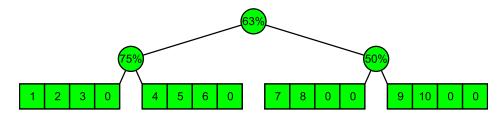
Pri krokovaní vyhľadávania je pri prístupe k vrcholu tiež použitá zelená alebo červená farba na jeho dočasné zafarbenie (podobne ako v časti 2.2.6) podľa toho, či sa v danom momente v *cache* nachádzal (*cache hit*) alebo nie (*cache miss*). Ukážka tohto zafarbovania je na obrázku 3.5.

# 3.3 Usporiadané pole

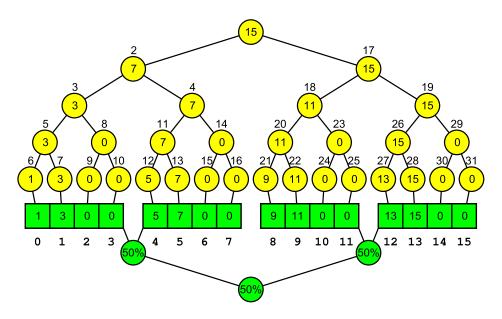
Ďalšou implementovanou vizualizáciou je usporiadané pole (obrázok 3.6), ktoré bolo popísané v časti 2.3. Bloky, na ktoré je toto pole imaginárne rozdelené sú znázornené



Obrázok 3.5: Simulácia *cache* počas vyhľadávania kľúča 3. Pred prvým prístupom je cache prázdna. V prvok kroku načítame koreň, ktorý je označený červenou farbou (*cache miss*), keďže nebol v *cache*. Spolu s ním sa v jednom bloku načítali ďalšie vrcholy, ktoré su označené svetlejšou farbou. V druhom kroku je vrchol s kľúčom 2 označený zelenou farbou (*cache hit*), keďže už bol do *cache* načítaný v predchádzajúcom kroku.



Obrázok 3.6: Usporiadané pole obsahujúce hodnoty 1 až 10. Všetky vrcholu majú hustotu v hraniach hustoty. Hodnoty 0 reprezentujú prázdne pozície.



Obrázok 3.7: Vizualizácia dynamického cache-oblivious B-stromu.

tým, že sú od seba oddelené medzerou. Taktiež sa zobrazuje imaginárny strom nad týmito blokmi, ktorým sa pri vkladaní prechádza. Hodnoty vo vrcholoch reprezentujú hustotu (v percentách) intervalu v príslušnom podstrome. Farby (zelená alebo červená) vrcholov indikujú, či sa hustota daného vrcholu nachádza v hraniciach.

Táto vizualizácia podporuje vkladanie hodnoty na ľubovolnú pozíciu v poli. V prípade, že sa pole preplní, automaticky sa vytvorí nové, dvojnásobne väčšie. Po vložení hodnoty je tiež vyznačený interval, ktorý sa zmenil.

# 3.4 Dynamický strom

Vizualizácia dynamického stromu (časť 2.4) vznikla spojením predchádzajúcich dvoch vizualizácií (obrázok 3.7). Horná časť je statický strom vo van Emde Boas usporiadaní (obrázok 3.2), dolná je usporiadané pole (obrázok 3.6), pričom strom hustôt je tu preklopený nadol, aby sa neprekrýval so statickým stromom. Hrany medzi nimi spájajú listy stromu s prvkami usporiadaného pola.

V tomto strome je možné vyhľadávať a vkladať do neho nové kľúče. Pri vkladaní prebehne najskôr vloženie do usporiadaného poľa rovnako, ako pri jeho samostatnej vi-

zualizácii. Následne sa aktualizujú kľúče statického stromu. V prípade zdvojnásobenia veľkosti statického poľa sa vytvorí nový, väčší statický strom.

# 3.5 Implementácia

้า

# Záver

V tejto práci sme uviedli problematiku návrhu a analýzy algoritmov a dátových štruktúr v pamäťových modeloch akými sú *cache-aware* a *cache-oblivious* modely, v ktorých na rozdiel od klasického *RAM* modelu nepovažujeme každý prístup k dátam za operáciu vykonateľnú v konštantnom čase. Prínos týchto modelov sme podložili prístupovými dobami k rôznym pamätiam v reálnych systémoch, ktoré sa líšia o niekoľko rádov.

Ďalej sme sa zamerali na *cache-oblivious* model, ktorý je podstatne novší a menej známy ako *cache-aware* model. Jeho hlavným prínosom je automatická prenositeľnosť medzi systémami s rôznymi parametrami pamäte, automatické fungovanie na každej úrovni pamäťovej hierarchie a jednoduchšia implementácia. Uviedli sme niekoľko *cache-oblivious* algoritmov a dátových štruktúr, ktoré sú rovnako alebo porovnateľne efektívne ako ich *cache-aware* ekvivalenty.

Hlavným výsledkom práce sú však vizualizácie vybraných cache-oblivious dátových štruktúr, ktoré boli implementované ako rozšírenie vizualizačného programu Gnarley trees. Tie môžu slúžiť ako učebný nástroj pre zjednodušenie a urýchlenie porozumenia týmto štruktúram.

V budúcnosti by sme chceli tieto vizualizácie rozšíriť o ďalšie *cache-oblivious* dátové štruktúry, ako napríklad prioritné fronty, stromy s textovými kľúčmi, spájané zoznamy a tiež o *cache-oblivious* triediace algoritmy.

# Literatúra

- [1] AGGARWAL, Alok; VITTER, Jeffrey u. a.: The input/output complexity of sorting and related problems. In: Communications of the ACM 31 (1988), Nr. 9, S. 1116–1127
- [2] BAYER, Rudolf: Binary B-trees for Virtual Memory. In: Proceedings of the 1971 ACM SIGFIDET (Now SIGMOD) Workshop on Data Description, Access and Control. New York, NY, USA: ACM, 1971 (SIGFIDET '71), 219–235
- [3] Bender, Michael A.; Demaine, Erik D.; Farach-Colton, Martin: Cache-Oblivious B-Trees. In: *Proceedings of the 41st Annual Symposium on Foundations of Computer Science (FOCS 2000)*. Redondo Beach, California, November 12–14 2000, S. 399–409
- [4] Bender, Michael A.; Demaine, Erik D.; Farach-Colton, Martin: Cache-Oblivious B-Trees. In: SIAM Journal on Computing 35 (2005), Nr. 2, S. 341–358
- [5] Bender, Michael A.; Duan, Ziyang; Iacono, John; Wu, Jing: A locality-preserving cache-oblivious dynamic dictionary. In: *Proceedings of the thirteenth annual ACM-SIAM symposium on Discrete algorithms* Society for Industrial and Applied Mathematics, 2002, S. 29–38
- [6] Demaine, Erik D.: Cache-Oblivious Algorithms and Data Structures. In: Lecture Notes from the EEF Summer School on Massive Data Sets. BRICS, University of Aarhus, Denmark, June 27–July 1 2002
- [7] Drepper, Ulrich: What every programmer should know about memory. In: *Red Hat, Inc* 11 (2007)
- [8] FRIGO, Matteo; LEISERSON, Charles E.; PROKOP, Harald; RAMACHANDRAN, Sridhar: Cache-oblivious algorithms. In: Foundations of Computer Science, 1999. 40th Annual Symposium on IEEE, 1999, S. 285–297
- [9] Intel Corporation: Intel® 64 and IA-32 Architectures Optimization Reference Manual. 2014 ( 248966-029)

- [10] Intel Corporation: Intel® 64 and IA-32 Architectures Software Developer's Manual. 2014 ( 325462-050US)
- [11] Kasheff, Zardosht: Cache-oblivious dynamic search trees, Massachusetts Institute of Technology, Diss., 2004
- [12] KOTRLOVÁ, Katarína: Vizualizácia háld a intervalových stromov, Univerzita Komenského v Bratislave, bakalárska práca, 2012
- [13] Kováč, Jakub: *Vyhladávacie stromy a ich vizualizácia*, Univerzita Komenského v Bratislave, bakalárska práca, 2007
- [14] Lukča, Pavol: Perzistentné dátové štruktúry a ich vizualizácia, Univerzita Komenského v Bratislave, bakalárska práca, 2013
- [15] PROKOP, Harald: Cache-oblivious algorithms, Massachusetts Institute of Technology, Diss., 1999
- [16] Tomkovič, Viktor: Vizualizácia stromových dátových štruktúr, Univerzita Komenského v Bratislave, bakalárska práca, 2012

#### Kolofón

Sadzba tejto práce bola vykonaná systémom X⊒AT<sub>E</sub>X s použitím šablóny memoir. Literatúra bola spravovaná systémom BibT<sub>E</sub>X. Ilustrácie sú vyrobené pomocou balíčkov Ti*k*Z/PGF.



Text tejto práce je zverejnený pod Creative Commons licenciou verzie BY-NC-ND 3.0, ktorej plné znenie sa nachádza na stránke https://creativecommons.org/licenses/by-nc-nd/3.0/.

Zdrojový text tejto práce spolu so všetkými ilustráciami je dostupný na stránke https://github.com/lacop/thesis.