

Napredni algoritmi i strukture podataka

Batch i mikro batch obrada podataka, Skip list, SimHash



**Univerzitet u Novom Sadu
Fakultet Tehničkih Nauka**

Batch obrada podataka

- ▶ Batch obrada podataka je metod obrade (uglavnom) veceg obima podataka (mogu se ponavljati), gde su podaci prvobitno skladišteni
- ▶ Ovaj metod omogućava korisnicima da procesuiraju podatke kada su računarski resursi dostupni sa malo ili bez interakcije korisnika
- ▶ Batch obrada uglavom traje duže zbog masivnosti podatka koji treba da se obrade, ili repeticije posla
- ▶ Primer za ovaj tip obrade bi bili, indeksiranje interneta i *search engines* (Google, Bing, DuckDuckGo, ...), obrada DNK, genoma, treniranje velikih modela sistema mašinskog učenja, obrada podataka sudara čestica, snimanje galaksija, crnih rupa itd.

Mikro Batch

- ▶ *Stream* i *Batch* procesuiranje su dva ekstrema
- ▶ U nekim situacijam se kombinuju zarad boljih rezultata (npr. Big Data - Lambda arhitekture)
- ▶ Mikro batch obrada je mogućnost kombinacije ova dva ekstrema u jedan unificiran način obrade
- ▶ Ovaj način obrade podataka je koristan za prikupljanja podataka u malim grupama (batch) u svrhu obrade tih podataka kako dolaze (stream)
- ▶ Često se koristi zarad uštede resursa
- ▶ Podaci mogu biti grupisani na razne načine: vremenski (1s, 1min, itd.), memorijski (1MB, 10MB, itd.).

Problem

Zaposlili ste se u uzbunjivom startapu koji pravi novi sistem za skladištenje podataka. Jedan deo ovog sistema čuva podatke u memoriji i od vas se očekuje da implementirate sistem sa nekim ograničenjima i zahtevima:

- ▶ Dodavanje i brisanje treba da bude relativno brzo, i algoritam za to treba da bude jednostavan
 - ▶ Pretraga bi trebala da bude relativno brza
 - ▶ Prostorno treba da budemo efikasni što više možemo
 - ▶ Podaci su u memoriji ali ih može biti dosta

Predlozi :) ?

Skip list - uvod

- ▶ Skip list je probabilistička struktura podataka koja je napravljena na opštoj ideji linked lista
- ▶ Ova lista koristi verovatnoću za izgradnju novih (viših) slojeva linked lista, na originalnoj listi.
- ▶ Skip list je struktura podataka koja se može koristiti umesto balansiranih stabala
- ▶ Skip list koristi verovatnoću, a ne striktno prinudno balansiranje
- ▶ Dodavanje i brisanje su znatno jednostavniji i brži od ekvivalentnih algoritama balansiranih stabala
- ▶ Svaki dodatni sloj veza sadrži manje elemenata, ali nema novih elemenata

Doubly-linked list vs skip list

- ▶ Dobre osobine doubly-linked list:
 - ▶ Lako za dodavanje i brisanje za $\mathcal{O}(1)$ vreme
 - ▶ Nema potrebe za procenom ukupne potrebne memorije
- ▶ Loš osobine doubly-linked list:
 - ▶ Teško je pretragu izvesti ispod $\mathcal{O}(n)$ vremena — binary search ne radi
 - ▶ Teško je skočiti na sredinu
- ▶ Skip list rešava ove probleme
- ▶ Očekivano vreme pretrage je $\mathcal{O}(\log n)$

Skip list - ideja

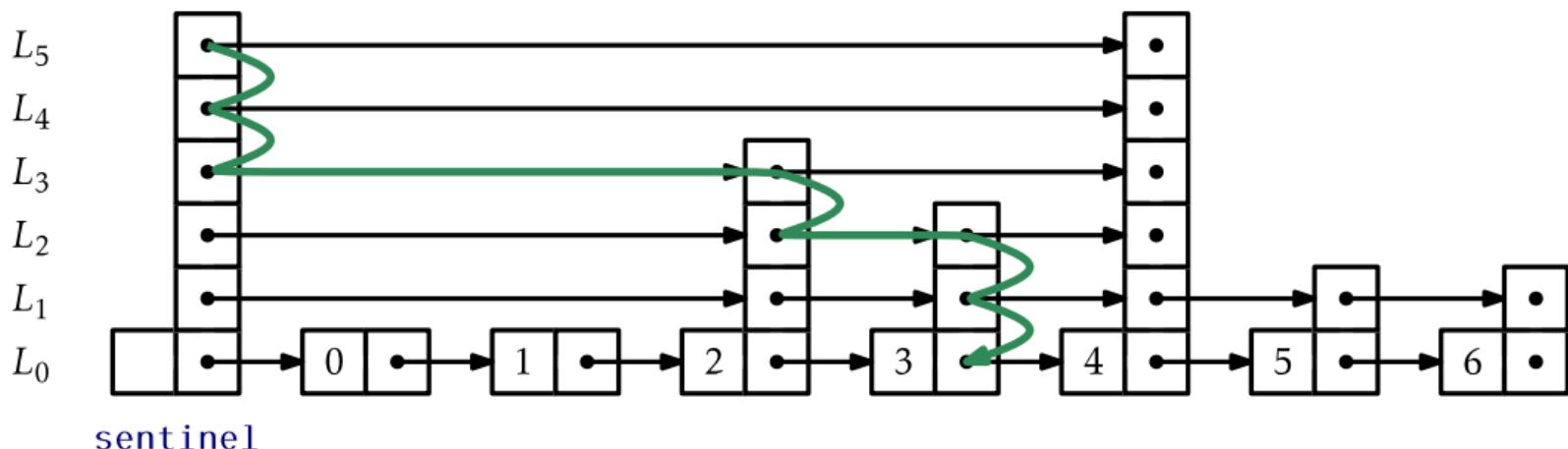
- ▶ Možete zamisliti ovu strukturu kao sistem metroa
- ▶ Postoje vozovi koji staje na svakoj stanici
- ▶ Ali, postoji i ekspresni voz koji staje na manje stanica
- ▶ Ovo čini ekspresni voz atraktivnom opcijom ako znate gde staje
- ▶ Početak (glava) i kraj (rep) imaju pokazivač ka svakom nivou
- ▶ Zove se Skip lista, jer omogućava preskakanje čvorova
- ▶ Čvorovi su promenljive visine od 1 do n pokazivača

Skip list - pretraga

Pretraga elementa **k** se vrši po sledećem algoritmu

- ▶ Ako je $k = \text{key}$, kraj
- ▶ Ako je $k < \text{next key}$, prelazimo na nivo ispod
- ▶ Ako je $k \geq \text{next key}$, idemo desno

Pretraga element 4

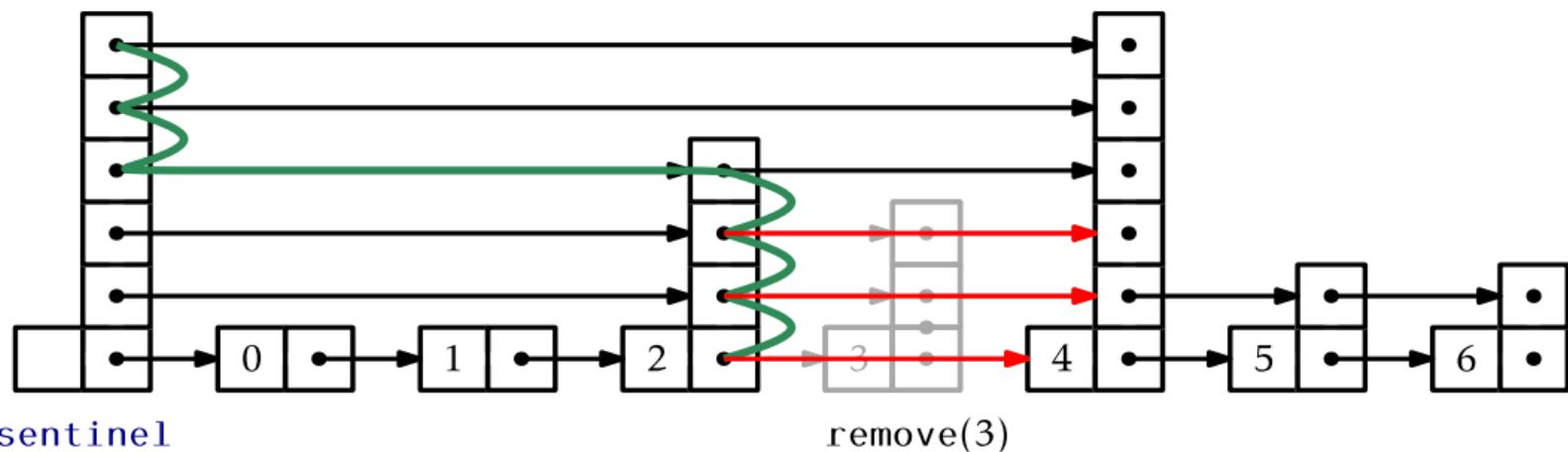


Skip list - brisanje

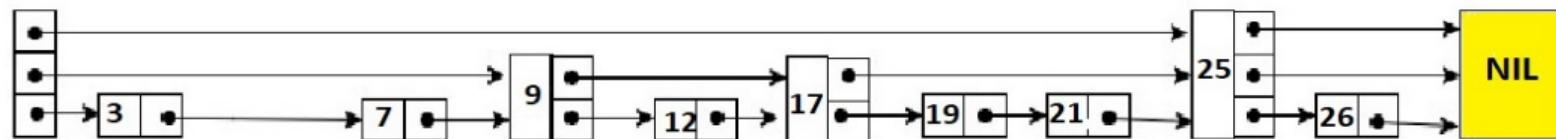
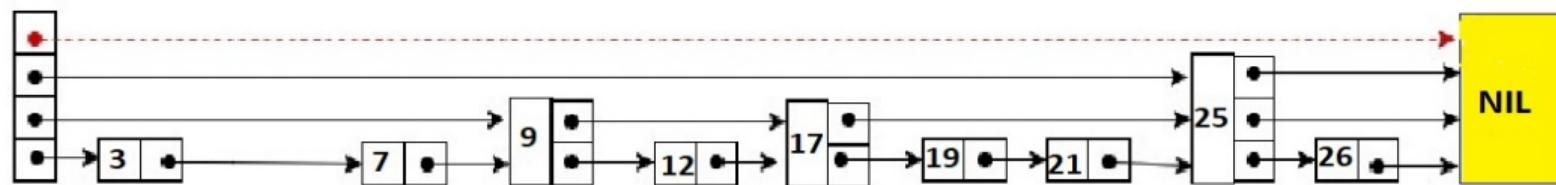
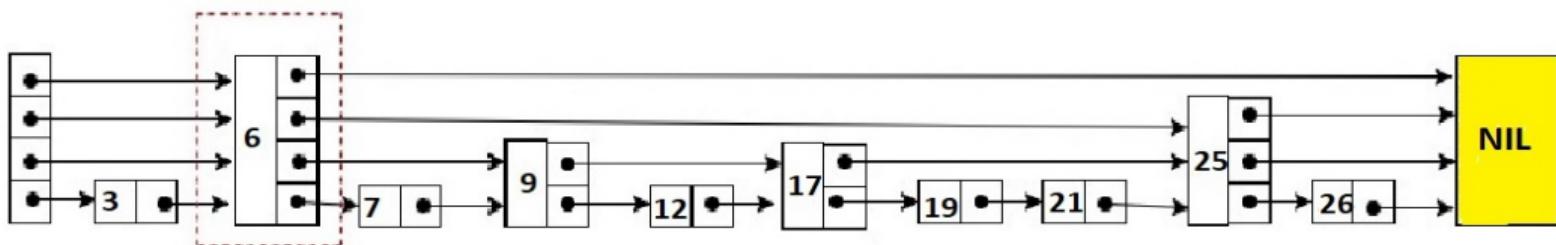
Brisanje elementa **k** se vrši po sledećim koracima:

- ▶ Lociramo koji element trebalo da se obriše, na osnovu prethodnog algoritma — **pretraga**
- ▶ Kada je element lociran, prevezujemo pokazivače da bi se element uklonio iz liste, baš kao što radimo u linked listi.
- ▶ Brisanje počinjemo od najnižeg nivoa i vršimo prevezivanje pokazivača sve dok ne stignemo do elementa
- ▶ Nakon brisanja elementa može postojati nivo bez elemenata, tako da ćemo i ove nivoe ukloniti, smanjivši nivo Skip liste.

Brisanje elementa 3



Brisanje elementa **6**, i smanjenje nivoa liste

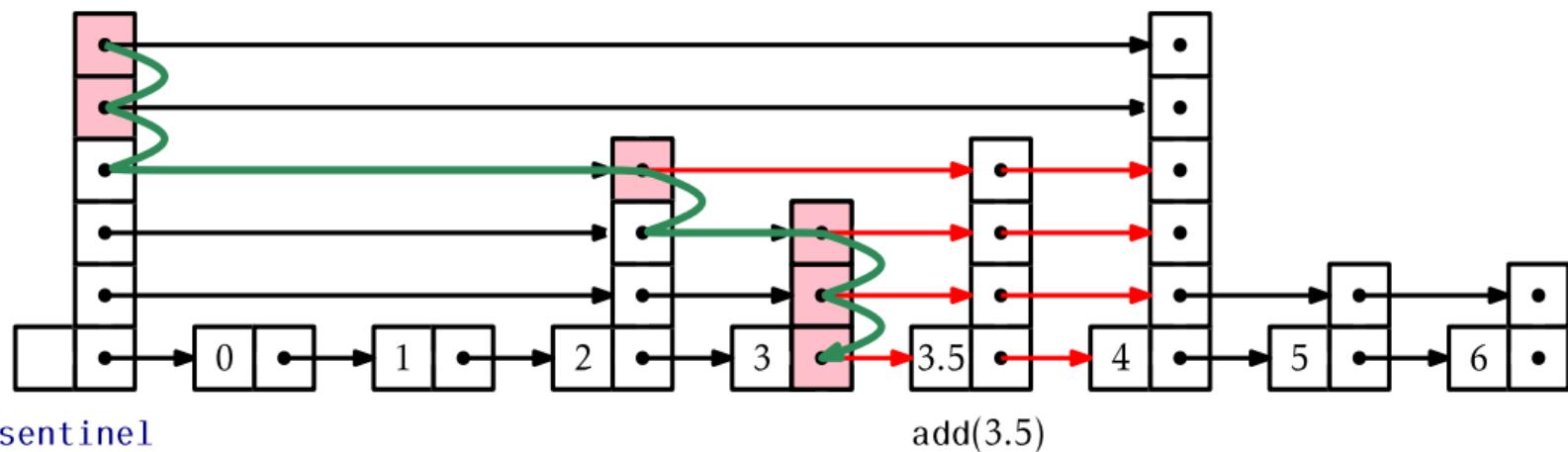


Skip list - dodavanje

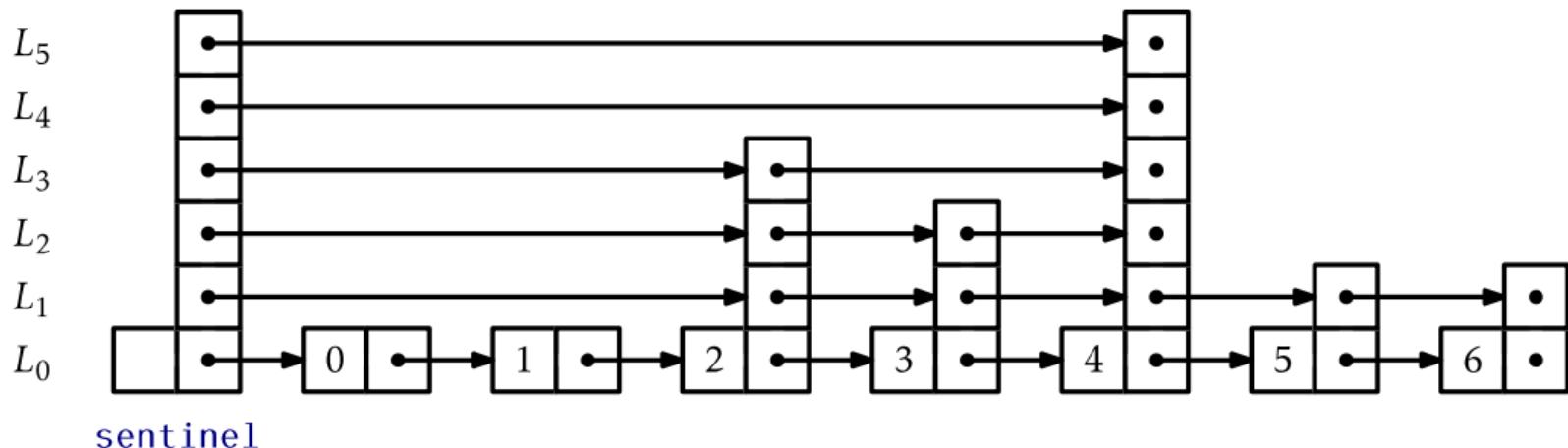
- ▶ Lociramo gde bi element trebalo da se doda, na osnovu prethodnog algoritma — **pretraga**
- ▶ Povežemo pokavivač prethodnog elementa na novokreiranim elementom
- ▶ Pokazivač novokreiranog elementa pokazuje na naredni element – identične kao i kod linked liste
- ▶ **ALI**, treba i da odredimo koliko nivao naš element ima – koristimo verovatnoću
- ▶ Inicijalna visina svakog elementa je **0**
- ▶ Koristimo ideju bacanje novčića (Koje su šanse za bacanje jedne glave? 50 %. Dva zaredom? 25 %. Tri zaredom? 12,5 %.)
- ▶ Bacamo novčić, i sve dok dobijamo **1** (glava) povećavamo visinu elementa

- ▶ Pronalazimo **k**
- ▶ Dodajemo nod u nivo **0**
- ▶ **while** FLIP() == 'GLAVA'
 - ▶ Dodajemo novi nivo
 - ▶ Povećavamo nivo elementa

Dodavanje element 3.5



Skip list - Pitanja?



Pitanja :)?

Skip list - Dodatni materijali

- ▶ Skip list paper
- ▶ MIT Skip list
- ▶ Open data tructures Skip list
- ▶ Building a Skip list
- ▶ Probabilistic Data Structures and Algorithms for Big Data Applications

Problem 1

Zaposlili ste se u Google-u (bravo), i dobili ste zadatak da poboljšate njihov *crawler* mehanizam. Vaš zadatak je da utvrdite koje stranice su slične. Pred vama su sledeći zahtevi i ograničenja:

- ▶ Relativno laka paralelizacija posla
- ▶ Zauzimamo što manje resursa moguće
- ▶ Obrada podataka se radi nad velikim skupovima i u *batch-u*
- ▶ Jasan i jednostavan algoritam za razumevanje

Predlozi :)?

Problem 2

Zaposlili ste se u istraživačkom centru. Vaš prvi posao kao inženjera jeste da nad dva skupa gena, ustanovite sličnosti, tako da treba da uporedimo dve sekvene gena. Pred vama su sldeći zahtevi i ograničenja:

- ▶ Relativno laka paralelizacija posla
- ▶ Zauzimamo što manje resursa moguće
- ▶ Jasan i jednostavan algoritam za razumevanje

Predlozi :)?

SimHash

- ▶ SimHash je tehnika za brzu procenu koliko su dva skupa podataka slična
- ▶ Snaga SimHash-a je u konverziji podataka u *hash* vrednost, i izračunavanje *Hemingovog rastojanja*
- ▶ Hemingovo rastojanje je metrika koja se koristi za pronalaženje sličnosti dva skupa podataka
- ▶ Hemingovo rastojanje dobijamo koristeći **XOR** ($a \oplus b$), a zatim računamo ukupan broj 1 u rezultujućem nizu

- ▶ Fingerprint seta podataka je *hash* vrednost njegovih karakteristika – izbor karakteristika je u zavisnosti koje su nam bitne
- ▶ Slični skupovi podataka imaju slične *hash* vrednosti
- ▶ Što su skupovi podataka sličniji, to je Hemingova udaljenost manja
- ▶ Izuzetno brz i efikasan algoritam u pogledu skladišnog prostora
- ▶ Uglavom se koristi nad već uskladištenim podacima
- ▶ Pogodan za *batch* mehanizam obrade podataka
- ▶ Snaga je donekle u tome, što podatke već dobijemo spremne, nema potrebe za pripremom
- ▶ To znači da druge **pametne** mehanizme možemo iskoristiti za obradu, a ovaj mehanizam samo za sličnost – podela posla

SimHash - algoritam

- ▶ Set podataka (npr. tekst) podelimo na delove i uklonite zaustavne reči (ako ih ima)
- ▶ Dodelimo težine dobijenim vrednostima (npr. broj ponavljanja reči)
- ▶ Izračunamo **b**-bitni *hash* za svaki element iz dobijenog skupa, propuštajući element kroz *hash* funkciju
- ▶ Za svaku dobijenu vrednost uradimo konverziju **0** → **-1**
- ▶ Formiramo tabelu, tako što vrednosti stavimo jedne ispod drugih
- ▶ Sumiramo kolone, množeći težine sa vrednošću
- ▶ Ponovo izvršimo konverziju, ali sada za svaku vrednost u dobijenom rezultatu:
 - ▶ if $el > 0$, $el \leftarrow 1$
 - ▶ if $el < 0$, $el \leftarrow 0$
- ▶ Dobijamo **b**-bit fingerprint za ceo ulazni set – dužina zavisi od izbora *hash* funkcije
- ▶ Uradimo XOR operaciju sa drugim setom podataka i dobijamo Hemingovu udaljenost

SimHash - primer

- ▶ Prepostavimo da imamo dokument sa nerednim tekstrom u sebu:
 - ▶ *Probabilistic data structures are fun, and fun is to learn them*
- ▶ Podelimo tekst na reči, obrišemo zaustavne reči, a za težine izaberemo broj ponavljanja reči i dobijamo:
 - ▶ *probabilistic:1, data:1, structures:1, fun:2, learn:1, them:1*
- ▶ Propustimo svaku reč kroz neku heš funkciju h
- ▶ Dobijenu vrednost pretvorimo u binarni oblik
- ▶ Zbog jednostavnosti ispisa i proračuna, prepostavimo da je izlaz nakon prethodne dve operacije 8-bitni
- ▶ Dobijamo sledeće vrednosti za prethodni (test) set podataka

Reč	Težina	Heš
probabilistic	1	11001010
data	1	10001101
structures	1	11010001
fun	2	11101110
learn	1	11001110
them	1	11101000

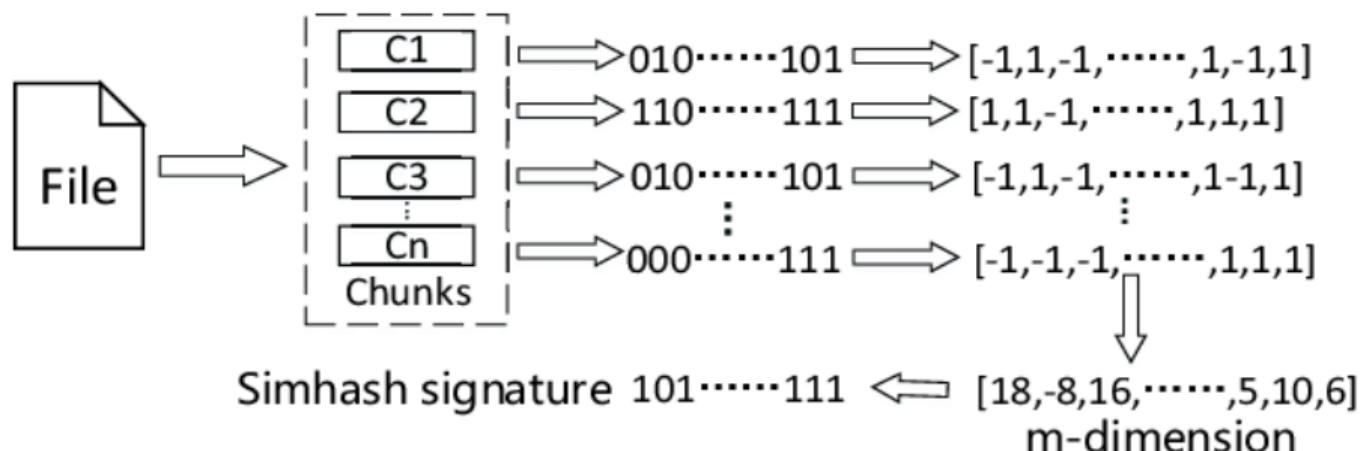
- ▶ Saberemo koline, i gde god je 0 postaje u -1 , gde god je 1 ne menjamo
- ▶ Pomnožimo sa odgovarajućom težinom
- ▶ Primer za prvu kolonu bi glasio:
 - ▶ $1 * 1 + 1 * 1 + 1 * 1 + 2 * 1 + 1 * 1 + 1 * 1 = 7$
- ▶ Da bi bilo zanimljivije, hajde da vidimo i primer za drugu kolonu:
 - ▶ $1 * 1 + (-1 * 1) + 1 * 1 + 2 * 1 + 1 * 1 + 1 * 1 = 5$

- ▶ Postupak je identičan za sve ostale kolone i dobijamo niz:
 - ▶ [7 5 1 – 5 5 1 1 – 3]
- ▶ Primenimo pravilo:
 - ▶ vrednost manja od 0, postaje nula
 - ▶ vrednost veću od 0, postaje jedan
- ▶ Nakon primene ovog pravila imamo niz:
 - ▶ [1 1 1 0 1 1 1 0]
- ▶ Dobijeni niz predstavlja jedinstveni identifikator početnog dokumenta
- ▶ Ako hoćemo da odredimo sličnost sa nekim drugim dokumentom, ponovimo postupak za njega i uradimo **XOR** operaciju
- ▶ Broj jedinica u rezultatu je Hemingovo rastojanje

SimHash - dodatni materijali

- ▶ Pulse Code Modulation Techniques
- ▶ Similarity Estimation Techniques from Rounding Algorithms
- ▶ Detecting Near-Duplicates for Web Crawling
- ▶ Computing Text Similarity by Simhash+Hamming Distance
- ▶ Probabilistic Data Structures and Algorithms for Big Data Applications
- ▶ BLEND: A Fast, Memory-Efficient, and Accurate Mechanism to Find Fuzzy Seed Matches in Genome Analysis

SimHash - Pitanja



(EPAS: A Sampling Based Similarity Identification Algorithm for the Cloud)

Pitanja :)?