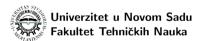
# Napredni algoritmi i strukture podataka

Streaming podataka, Count-min sketch, HyperLogLog



#### Streaming podatak

Streaming podataka

- Izraz streaming koristi se za opisivanje neprekidnih tokova podataka koji se kontinuirano generiše  $[A, B, C, ..., \infty]$
- Ovaj pojam donosi konstantan niz podataka koji se mogu koristiti bez prethodnog skladištenia
- Ove podatke možemo da transformišemo, da ih skladištimo ili reagujemo kako dolaze
- Ovakve skupove podataka generišu razne vrste izvora, u različitim formatima i obimu

### Count-min sketch - problem 1

Zaposlili ste se u Twitteru (jeee), vaš prvi zadatak je da napravite sistem za evidenciju hash tagova u objavama, da bi sledeći tim mogao da implementira bolji *trending* feature. Od vas se očekuje da napravite evidenciju frekfencije *hash tagova*, i pred vas su stavljena sledeća ograničenja i zahtevi:

- Sistem mora da radi sa streaming podacima
- Sistem mora da koristi malo resursa
- Sistem treba da omogući laku paralelizaciju
- ▶ 100 % preciznost nije obavezna

Predlozi:)?

### Count-min sketch - problem 2

Zaposlili ste se u Youtube-u (opaaa), vaš prvi zadatak je da napravite sistem za evidenciju pregleda video-a, da bi sledeći tim mogao da implementira bolji *recommender* sistem. Od vas se očekuje da napravite evidenciju frekfencije pregleda videa, i pred vas sustavljena sledeća ograničenja i zahevi:

- Sistem mora da radi sa streaming podacima
- Sistem treba da koristi malo resursa
- Sistem treba da omogući laku paralelizaciju
- ▶ 100 % preciznost nije obavezna

Predlozi:)?

#### Count-min sketch - Uvod

 Count-min sketch je probabilistčka strukture podataka koja služi kao tabela učestalosti dogadiaja u stream-u podataka

HyperLogLog

- Ova strutura koristi hash funkcije za preslikavanje događaja na frekvencije
- Za razliku od hash tabele koristi manje prostora, na račun precenjivanja nekih dogadjaja nastalih zbog kolizija hash funkcija
- Jednom kreirana, struktura ne raste, ma šta radili sa njom

- ▶ Ova struktura koristi k hash funkcija, slično kao i Bloom Filter
- Count-min sketch predstavlja tabelu gde registrujemo učestalost dogadjaja
- Svaka hash funkcija (k<sub>i</sub>) se koristi za korespodentni red u tabeli
- Tabela ima **m** kolona, vrednost **nećemo birati nasumično**
- Preciznost ove strukture zavisi od toga koliko redova dodajemo, tj. koliko hash funkcija koristimo

- ► Inicijalno svaka ćelija unutar Count-min sketch (CMS) tabele se postavlja na vrednost **0**
- ▶ Ako imamo CMS sa **k** redova i **m** kolona onda je proces inicijaliacije sledeći:
  - ▶  $\forall i \in \{0, 1, ..., k\}$
  - $\qquad \qquad \forall j \in \{0,1,...,m\}$
  - ightharpoonup CMS[i, j] = 0

Ako dobijemo element iz stream-a sa ključem K. postupak dodavanja je sledeći:

HyperLogLog

- **Propustimo element K kroz svaku hash funkciju**:  $\forall h_i \in \{1, ..., k\}$
- Dobijemo vrednost kolone:  $i = h_i(K) \% m$
- Na preseku reda i kolone povećamo vrednost za 1: CMS[i, j] + = 1

Ako želimo da vidimo učestalost elementa **K**, postupak je sledeći:

- ▶ Propustimo element **K** kroz **svaku hash funkciju**:  $\forall$  h<sub>i</sub> ∈ {1, ..., k}
- ▶ Dobijemo vrednost kolone:  $j = h_i(K) \% m$
- Formiramo niz vrednosti sa odgovarajućih pozicija  $R[i] = CMS[i, j], i \in \{0, ..., k\}$

HyperLogLog

▶ Uzmemo minimum iz niza i to je procena učestalosti dogadjaja K  $E(K) = min(R[i]), i \in \{1, ..., k\}$ 

#### Count-min sketch - Primer

$$E(y) = MIN(1,3,1) = 1$$
 CORRECT ESTIMATE

(Algorithms and Data Structures for Massive Datasets, Medjedovic, D. and Tahirovic, E. and Dedovic, I. ISBN:

Napomena

#### **Count-min sketch - Izbor parametara**

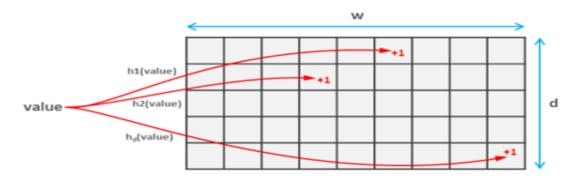
- Parametre k i m nećemo nasumično birati
- Kao i kod Bloom Filtera možemo da se oslonimo na malo matematike
- Ako hoćemo da definišemo tabelu veličine k × m treba da izaberemo preciznost (ε) koju želimo da postignemo, kao i sigurnost sa kojom dolazimo do tačnosti (δ)
- ▶ Dobijamo k =  $[\ln \frac{1}{\delta}]$  i  $w = [\frac{\epsilon}{\epsilon}]$ , gde je  $\epsilon$  Ojlerov broj

3	1 - δ	w	d	wd
0.1	0.9	28	3	84
0.1	0.99	28	5	140
0.1	0.999	28	7	196
0.01	0.9	272	3	816
0.01	0.99	272	5	1360
0.01	0.999	272	7	1940
0.001	0.999	2719	7	19033

(Introduction to Probabilistic Data Structures, DZone)

**Napomena:** d = k, w = m

### Count-min sketch - Pitanja?



Pitanja:)?

- ▶ An improved data stream summary: the count-min sketch and its applications
- Algorithms and Data Structures for Massive Datasets
- Live example

#### HyperLogLog - Problem 1

Zaposlili ste se u Facebook-u (you rocks), i od vas se traži da izračunate broj različitih korisnika koji su posetili Facebook u datoj nedelji, gde se svaka osoba prijavljuje više puta dnevno. Ovo rezultuje velikim skupom podataka sa mnogo duplikata. Od vas se zahteva da:

- Ne potrosite previse resursa
- 100 % tačan podatak nije obavezan
- Lako paralelizujemo proces
- Sistem treba da radi i sa streaming podacima

Predlozi:)?

#### HyperLogLog - Problem 2

Zaposlili ste se u Google-u (bravo majstori), i od vas se traži da izračunate broj različitih stvari koje su korisnici pretraživali svaki dan. Ovo rezultuje velikim skupom podataka sa mnogo duplikata. Od vas se zahteva da:

- ► Ne potrosite previse resursa
- ▶ 100 % tačan podatak nije obavezan
- Lako paralelizujemo proces
- Sistem treba da radi i sa streaming podacima

Predlozi:)?

#### HyperLogLog - Uvod

- HyperLogLog (HLL) je probabilistička struktura podataka koja se koristi za izračunavanje kardinaliteta velikih skupova podataka
- ▶ Kao i Bloom Filter i Count-min sketch, i on se oslanja na hash funkcije
- Za razliku od prethodne dve strukture, on nema potrebu da skladišti hash-eve
- ► HLL u se memoriji reprezentuje kao fiksna strutura koja neće rasti sa dodavanjem elemenata
- ► HLL rešava problem pronalaženja kardinalnosti masovnog skupa podataka koji koristi manje od 1,5 KB memorije i sa procenom greške manjom od 2 %

HyperLogLog

- Kao i prethodna dva algoritma, danas se prilično intenzivno koristi u raznim aplikacijama sa velikim skupovima podataka
- Pogotovo je koristan u Big Data, Streamin i Cloud aplikacijama gde su skopovi podataka veliki
- Zbog svoje osobine (kao i prethodne struture) mogu se čak koristiti i na sistemima sa ograničenim resursima

### HyperLogLog - Ideja

- ► HLL prvo primenjuje hash funkciju na sve vrednosti i predstavlja ih kao cele brojeve iste veličine
- Zatim ih pretvara u binarne vrednosti i procenjuje kardinalnost iz heširane vrednosti, umesto iz samih zapisa
- lzlaz hash funkcije je podeljen na dva dela
  - Bakete na osnovu vodećih (leading) bitova
  - Vredosti najveći mogući broj krajnjih uzastopnih (consecutive) nula
- Ako dobijemo više uzastopnih nula iz krajnjeg desnog bita za isti baket, ažuriracćemo taj baket.

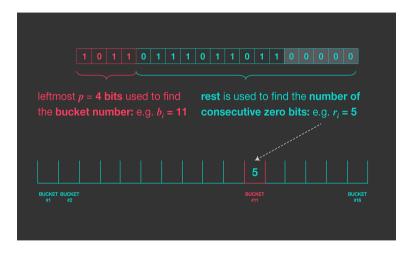
- Oslanjamo se na nekoliko parametara:
  - **p** koliko vodećih bitova koristimo za baket
  - m veličina seta
- Prvo moramo da odredimo koliko vodećih bitova korisitmo za baket p (kolika je preciznost)

HyperLogLog

- ▶ Vrednost **p** je obinočno u intervalu [4, 16]
- Veća vrednost **p** smanjuje grešku u brojanju, koristeći više memorije
- Nakon toga treba da izračunamo kolki nam set **m** trebam koristeći formulu  $m = 2^{p}$

#### HyperLogLog - dodavanje

- ▶ Pretpostavimo da nakon hash funkcije i pretvaranja u binarni oblik, naš ključ **K** ima vrednost 1011011101101100000
- ightharpoonup Pretpostavimo da za preciznost odaberemo vrednost 4 (p = 4)
- ► Kao rezultat toga, znamo da je veličina seta  $\mathfrak{m}=2^4$  tj. **16** (po formuli  $\mathfrak{m}=2^p$ )
- ▶ Iz dobijene binarne vrednosti 1011011101101100000 zaključujemo da je vrednost bucket-a gde ćemo upisati vrednost 1011 tj. 11
- ▶ Vrednost koju upisujemo u baket 11 je 5, zato što je broj nula sa kraja 5, od ostalog dela binarnog zapisa 011101101100000



(HyperLogLog in Presto: A significantly faster way to handle cardinality estimation, Facebook engineering)

#### HyperLogLog - kardinalitet

- Durand-Flajolet je izveo konstantu da ispravi pristrasnost ka većim procenama (algoritam se zove LogLog).
- ightharpoonup constant = 0.79402
- ► CARDINALITY<sub>HLL</sub> = constant \* m \*  $\frac{m}{\sum_{i=1}^{m} 2^{-R_{i}}}$
- R<sub>i</sub> označavaju broj nula od krajnjeg levog bita
- ▶ Izraz  $\sum_{j=1}^{m} 2^{-R_j}$  se naziva *harmonijska sredina* čime se postiže smanjenje greške bez poveć anja potrebne memorije (Za dokaz konsultovati originalan rad)

## HyperLogLog - Pitanja

Pitanja:) ?

### HyperLogLog - Dodatni materijali

- ► HyperLogLog Paper
- HyperLogLog playground
- Facebook engineering HyperLogLog
- Algorithms and Data Structures for Massive Datasets

#### Važna napomena

Formule za Bloom filter, Count-min sketch HyperLogLog ne trebate da učite napamet!!!

Nemojte to sebi raditi!