

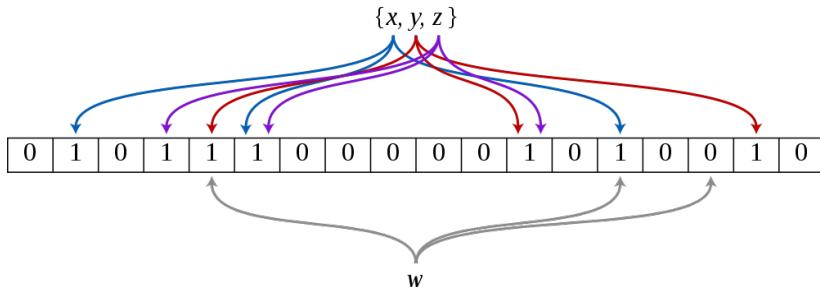
- Zobrazenie z veľkej množiny prvkov do malej množiny kľúčov.
- Dobré sa správajú „náhodne“.  
(To vieme aj matematicky zaručiť, ak máme skill.)
- Rovnomerne rozháďžeme uložené prvky do vedierok.
- Treba riešiť kolízie.
- Treba dosť vedierok (aspoň lineárne veľa).

- Zobrazenie z veľkej množiny prvkov do malej množiny kľúčov.
- Dobré sa správajú „náhodne“.  
(To vieme aj matematicky zaručiť, ak máme skill.)
- Rovnomerne rozháďžeme uložené prvky do vedierok.
- Treba riešiť kolízie.
- Treba dosť vedierok (aspoň lineárne veľa).

- Zobrazenie z veľkej množiny prvkov do malej množiny kľúčov.
- Dobré sa správajú „náhodne“.  
(To vieme aj matematicky zaručiť, ak máme skill.)
- Rovnomerne rozháďžeme uložené prvky do vedierok.
- Treba riešiť kolízie.
- Treba dosť vedierok (aspoň lineárne veľa).

# Bloomov filter

- „Hešovacia tabuľka“, no nepamätáme si ani len samotné prvky.
- Napriek tomu vieme vkladať aj skoro s istotou testovať.
- Použitý napr. v Google BigTable.



## Cool fičúrie navyše

- V konečnej pamäti viem uložiť množinu obsahujúcu všetko.
- Funguje bitwise and/or na prienik/zjednotenie.

## Pamäťové nároky

- False positive pp ( $k$  hashov,  $m$  bitov,  $n$  prvkov): približne  $(1 - (1 - 1/m)^{kn})^k \approx (1 - e^{-kn/m})^k$
- Konkrétne príklady:
  - $k = 7, m/n = 10$ : zhruba 1/100 false positive
  - $k = 9, m/n = 14$ : zhruba 1/1000 false positive

## Cool fičúrie navyše

- V konečnej pamäti viem uložiť množinu obsahujúcu všetko.
- Funguje bitwise and/or na prienik/zjednotenie.

## Pamäťové nároky

- False positive pp ( $k$  hashov,  $m$  bitov,  $n$  prvkov): približne  $(1 - (1 - 1/m)^{kn})^k \approx (1 - e^{-kn/m})^k$
- Konkrétne príklady:
  - $k = 7, m/n = 10$ : zhruba 1/100 false positive
  - $k = 9, m/n = 14$ : zhruba 1/1000 false positive