#### 大数据近似算法

- ❖研究背景与计算模型
- ❖ 随机采样算法
- ❖基于计数的近似算法
- ❖基于哈希的近似算法
- ❖研究成果简介

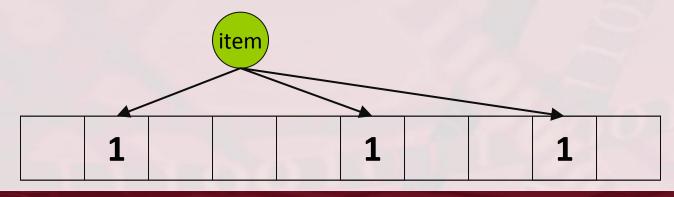


## 布隆过滤器

- ❖ 1970年由布隆提出
- ❖ 针对字典问题(Dictionary problem):
  - 输入: 一个集合S, 大小为n
  - 查询:给定一个元素x,问x是否属于S
- ❖ 字典问题是很多实际问题的抽象:路由器查找url,数据库 查找记录是否存在。。。
- ❖ 优点是空间效率和查询时间都远远超过一般的算法,缺点 是有一定的误识别率和删除困难

#### 布隆过滤器

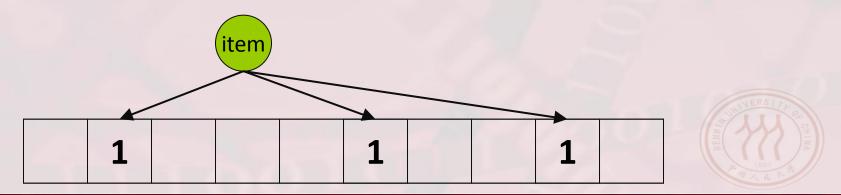
- ❖ 布隆过滤器(Bloom Filter)的构造
  - 使用一个长度为m的0-1比特数组,以及k个哈希函数h<sub>1</sub>,...,h<sub>k</sub>,
  - 插入元素x: 将h₁(x), ..., hҝ(x)设为1
  - 查询元素x是否属于S: 检测h<sub>1</sub>(x), ..., h<sub>k</sub>(x)是否都为1
- ❖ 性质: 若x属于S,则h₁(x),...,hҝ(x)都为1





## 布隆过滤器

- ❖ 布隆过滤器(Bloom Filter)的性质:
  - 若x属于S,则h<sub>1</sub>(x), …, h<sub>k</sub>(x)已经被设为1,回答正确。布隆过滤器 没有false negative;
  - 若x不属于S,  $h_1(x)$ , ...,  $h_k(x)$ 仍然有可能被其他元素设为1,可能出现错误。布隆过滤器有可能出现false positive。



#### 布隆过滤器分析

- ❖ 布隆过滤器(Bloom Filter)出现false positive的概率:
  - 某个元素y和某个哈希函数 $h_j$ 将 $h_1(x)$ 设为1的概率:  $\frac{1}{m}$
  - 一共有n个元素,k个哈希函数
  - $h_1(x)$ 没有被任何元素的哈希值设成1的概率:  $\left(1-\frac{1}{m}\right)^{kn}$
  - h<sub>1</sub>(x), ..., h<sub>k</sub>(x)中全部被设成1的概率为

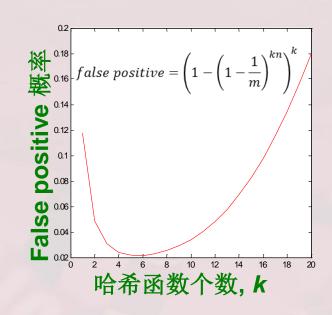
$$\left(1-\left(1-\frac{1}{m}\right)^{kn}\right)^k$$



## 布隆过滤器分析

- n = 1 billion, m = 8 billion
  - **■** k = 1: False positive = 0.1175
  - **■** k = 2: False positive = 0.0493

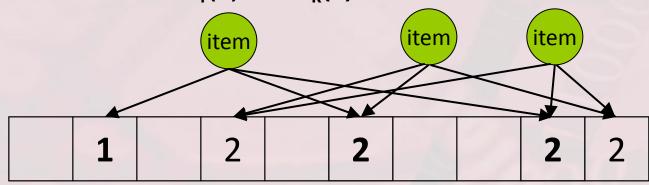
- ❖ 当我们增加k时,false positive 的概率会先降后升
- ❖ K的最优值: m/n In(2)
  - 上例中最优的k = 8 In(2) = 5.54 ≈ 6
    - false positive概率= (1 e<sup>-1/6</sup>)<sup>2</sup> = 0.0235





#### 计数布隆过滤器

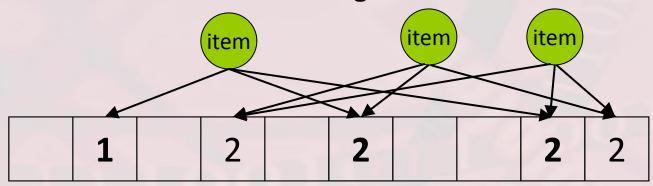
- ❖ 计数布隆过滤器(Counting Bloom filter),支持删除
  - 将m个比特改为m个计数器
  - 插入元素x: 将 $h_1(x)$ , ...,  $h_k(x)$ 对应的计数器加1
  - 删除元素x: 将 $h_1(x)$ , ...,  $h_k(x)$ 对应的计数器减1





## 计数布隆过滤器

- ❖ 计数布隆过滤器(Counting Bloom filter),支持删除
  - 由于哈希函数平均分配元素,每个计数器无需记录太多元素
  - 可证明: 在没有重复元素的情况下,每个计数器只需要4比特
- ❖ 布隆过滤器仍然是一个活跃的研究领域
  - 在数据库中,通常被称为 "Signature file"



#### 大数据近似算法

- ❖研究背景与计算模型
- ❖ 随机采样算法
- ❖基于计数的摘要算法
- ❖略图算法
- ❖研究成果简介



## 个人简介



#### 魏哲巍 信息学院副教授 zhewei@ruc.edu.cn

- ◆ 个人背景: 北大数学院本科毕业,香港科技大学计算机博士,丹麦奥胡斯大学数据科学博士后
- ❖ 研究方向: 近似数据算法
- ❖ 研究成果:于CCF A类会议/期刊发表论文十余篇
- ❖ 讲授课程:海量数据算法;算法设计与分析;运筹学
- ❖ 个人主页: www.weizhewei.com



## 研究成果简介

#### Mergeable Summaries

- 提出了可合并摘要的概念
- ■设计了随机采样、MG摘要的合并算法
- 发表于Transaction on Database Systems(TODS), 2014

#### Summary Queries: Theory and Practice

- 提出摘要查询,一种基于摘要的新型数据库查询
- 设计了支持摘要查询的快速查询索引
- 发表于Transaction on Database Systems(TODS), 2104

## 研究成果简介

#### Persistent Data Sketching:

- 历史查询:从2014年5月到2015年3月,最常被检索的10个关键词是什么?
- 设计了可支持历史查询的略图算法,只需使用亚线性空间
- 发表于ACM SIGMOD International Conference on Management of Data (SIGMOD2015)

#### Matrix Sketching Over Sliding Windows:

- ■设计了支持窗口查询的矩阵略图算法
- 发表于ACM SIGMOD International Conference on Management of Data (SIGMOD2016)

# 谢谢!

