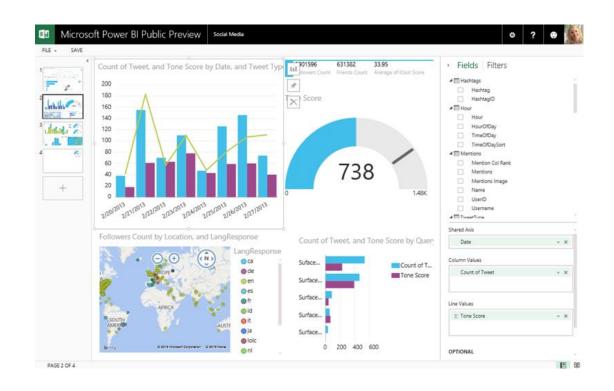


大作业讲解: 近似查询处理

背景: 交互式数据探索



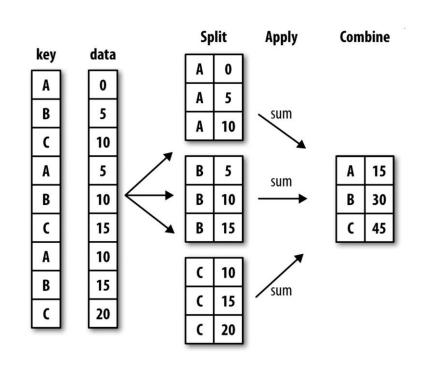
- 交互式数据探索有着十分广泛的应用
 - 数据可视化
 - 商务智能(BI)分析
 - 领导驾驶舱
- 需求特点
 - 海量数据
 - 聚合查询
 - 实时响应
 - 适度容错



聚合查询:数据的聚合与分组运算



- 聚合查询 (Aggregate Queries)
 - 使用一个或多个键(如DataFrame列名)将表格数据进行分组
 - 计算分组的统计信息, 比如数量、平均值或求和
- 聚合函数(Aggregate Function)
 - count, sum, avg
- 分组机制(GroupBy)
 - 一个或多个属性
- 选择条件(Where)
 - 对数据进行筛选



聚合查询的SQL形式



• SQL是一种声明性的数据库查询语言,用户只需要告诉数据库系统查询目的,并不需要告诉系统怎么样去获取数据

```
SELECT AVG(jobtime)

FROM very_big_log

WHERE src = 'hadoop'

LEFT OUTER JOIN logs2

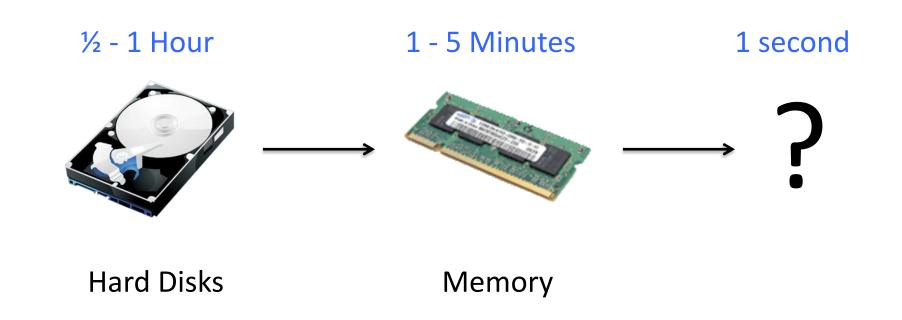
ON very_big_log.id = logs.id
```

代码参考: <u>data-aggregation-group.ipynb</u>

近似查询处理



- 近似查询处理(Approximate Query Processing,简称AQP)的目标
 - 在大规模的数据上支持交互式的聚合查询
- 举例
 - 数据规模: 100 TB on 1000 machines



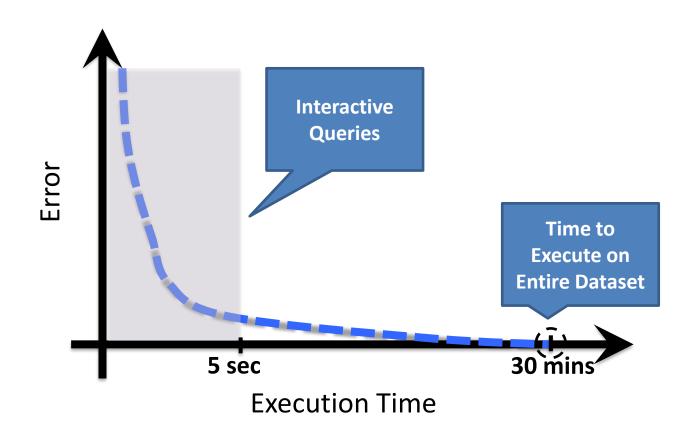
近似查询处理



- 基本思路
 - 降低数据规模通过引入近似/允许误差,将"大数据"变为"小数据"
 - 近似的结果往往能满足用户的一定需求。此时可以使用采样、索引、机器学习等算法(而不是筛选和遍历)快速给出用户查询的近似结果
 - 需要对误差的范围有一定的保证
- Online
 - Sampling
- Offline
 - Histogram
 - Wavelet
 - Sketch

Speed/Accuracy Trade-off



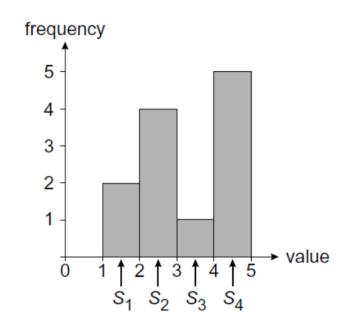


Histogram



设计思路

- 把整体数据分块(把相邻的具体数据整合)
- 预先处理数据的统计信息,组合成结果的估计



 $D = \{1.61, 1.72, 2.23, 2.33, 2.71, 2.90, 3.41, 4.21, 4.70, 4.82, 4.85, 4.91\}$

Histogram Design

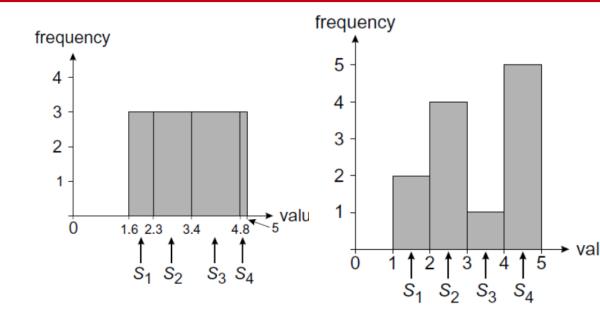


- 分块策略
 - 怎么分块,每个块相不相交
- 估计策略
 - 每个块存什么统计信息
 - 怎么存
- 效率
- 精确度

1D-Histogram

 $D = \{\,1.61, 1.72, 2.23, 2.33, 2.71, 2.90, 3.41, 4.21, 4.70, 4.82, 4.85, 4.91\,\}$

- 分块
 - 等宽VS等高
- 估计
 - 维护频率



Example:

SELECT COUNT(*) FROM D WHERE D.val >= 1.1 AND D.val <= 4.5

- 等宽: (2.0 1.1)/(2.0 1.0) = 0.9, (5.0 4.5)/(5.0 4.0) = 0.5, ans = 0.9*2 + 4 + 1 + 0.5*5 = 9.3
- 等高: ans =3 + 3 + ((4.5 3.4)/(4.8 3.4))*3 = 8.4

分块策略plus



- 启发式方法:
 - 等宽、等高
 - Max-diff
 - 设分B块,相邻项作差排序后取间隔最大的作为分割点
 - Singleton-Bucket Histograms
 - 类似分层采样,对某些数据单独拎出来成块(e.g. 频率奇高奇低)
 - 分到接受的精度就停止
 - 混合不同策略
- 最优化方法
 - 确定目标函数后动态规划

估计策略plus

$$V = (0,0,8,10,0,0,7,5,0,0)$$



- 第i个块中的数据分布在如下集合上,其 中d为块中不同值的数量l为区间起始

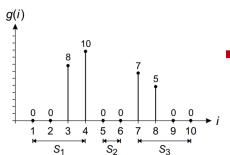
$$\hat{P}_j = \{ l_j, l_j + k_j, l_j + 2k_j, \dots, l_j + (d_j - 1)k_j \}$$



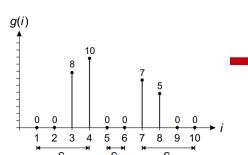
- $\gamma \gamma$ 斜率 $\beta \beta$ 截距
- 添加约束更加精准

$$\sum_{i \in S_j} (\gamma_j i + \beta_j) = \sum_{i \in S_j} g(i) \ \mathbf{g}_{\mathbf{k}} \mathbf{g}_{\mathbf{k}} \quad \sum_{i \in S_j} i (\gamma_j i + \beta_j) = \sum_{i \in S_j} i g(i)$$

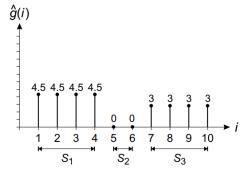
Four-Level Trees



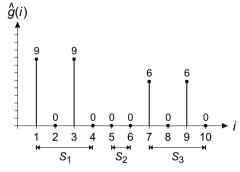
y = 3.8x - 5



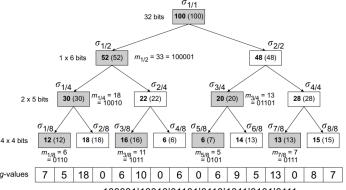
y = -2.6x + 25.1



(a) Continuous-value assumption



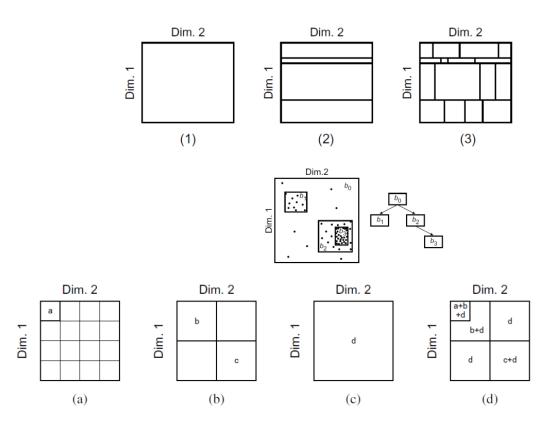
(b) Uniform-spread assumption



Multi-Dimensional Histogram



- Approach1: 自顶向下
 - 切割高维矩形
 - 每一维用1D的各种切法
- Approach2:自底向上
 - 合并属性相近数据
 - 定义密度 $f_S = \sum_{i \in S} g(i)/g^+$
 - 不均匀就剃掉突出的部分
 - 比较均匀就合成一块



Checkpoint



- 代码实现AQP(任意策略)
 - SELECT COUNT(*) FROM D WHERE D.val >= 1.1 AND D.val <= 4.5</p>

 $D = \{1.61, 1.72, 2.23, 2.33, 2.71, 2.90, 3.41, 4.21, 4.70, 4.82, 4.85, 4.91\}$

• 做完找助教检查并签到(记考勤)

