Presto 作业

HyperLogLog算法在Presto的应用

HyperLogLog算法原理

HyperLogLog算法来源于论文《HyperLogLog the analysis of a near-optimal cardinality estimation algorithm》。其经常在数据库中被用来统计某一字段的 Distinct Value(下文简称DV),比如Redis的HyperLogLog结构。简单来说,它使用 固定大小的字节计算任意大小的DV。

基数的概念

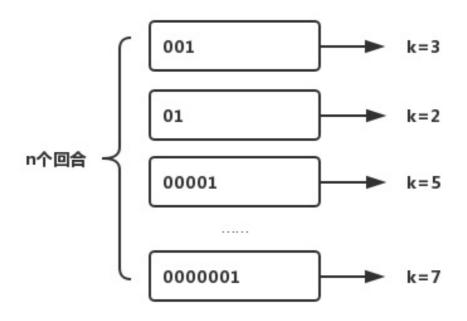
基数就是指一个集合中不同值的数目,比如[a,b,c,d]的基数就是4, [a,b,c,d,a]的基数还是4, 因为a重复了一个,不算。基数也可以称之为Distinct Value, 简称DV。 HyperLogLog算法就是用来计算基数的。

Hyperloglog原理

HyperLogLog实际上不会存储每个元素的值,它使用的是概率算法,通过存储元素的 hash值的第一个1的位置,来计算元素数量。

伯努利实验

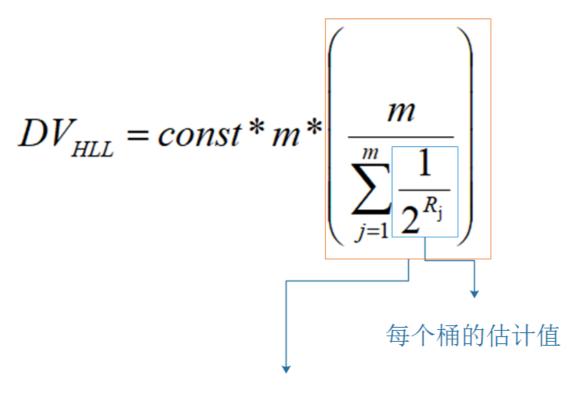
有一天Jack和丫丫玩抛硬币的游戏,规则是丫丫负责抛硬币,每次抛到正面为一回合,丫丫可以自己决定进行几个回合。最后需要告诉Jack最长的那个回合抛了多少次,再由Jack来猜丫丫一共进行了几个回合。Jack心想:这可不好猜啊,我得算算概率了。于是在脑海中绘制这样一张图。



知乎@面向Google論程

k是每回合抛到1所用的次数,我们已知的是最大的k值,可以用kmax表示,由于每次 拋硬币的结果只有0和1两种情况,因此,kmax在任意回合出现的概率即为 (1/2)^k*max,因此可以推测 n=2^k*max。概率学把这种问题叫做伯努利实验。此时 丫丫已经完成了n个回合,并且告诉Jack最长的一次抛了3次,Jack此时也胸有成竹,马上说出他的答案8,最后的结果是: 丫丫只抛了一回合,Jack输了,要负责刷碗一个 月。

要让这个算法更加准确,于是引入了桶的概念,计算m个桶的加权平均值,这样就能得到比较准确的答案了(实际上还要进行其他修正)。最终的公式为:



所有桶估计值的调和平均数

其中m是桶的数量,const是修正常数,它的取值会根据m而变化。p=log2*m

```
switch (p) {
    case 4:
        constant = 0.673 * m * m;
    case 5:
        constant = 0.697 * m * m;
    case 6:
        constant = 0.709 * m * m;
    default:
        constant = (0.7213 / (1 + 1.079 / m)) * m * m;
}
```

对于一个输入的字符串,首先得到64位的hash值,用前14位来定位桶的位置(共有2¹⁴,即16384个桶)。后面50位即为伯努利过程,每个桶有6bit,记录第一次出现1的位置count,如果count>oldcount,就用count替换oldcount。

HyperLogLog算法的应用场景

- 1. Facebook在Presto中使用HyperLogLog(HLL)进行计算密集型操作,例如估算大型数据集中的不同值。通过这种实现,他们能够在处理计数不同的问题时实现高达1000倍的速度提升。
- 2. 在redis中的应用hyperloglog算法。主要流程:
 - 先对ele求hash(使用的是一种叫做MurMurHash的算法)
 - 将hash的低14位(因为总共有2的14次方个桶)作为桶的编号,选桶,记桶中当前的值为count
 - 从的hash的第15位开始数0,假设从第15位开始有n个连续的0(即前导0)
 - 如果n大于count,则把选中的桶的值置为n,否则不变在 Redis 里面,每个 HyperLogLog 键只需要花费 12 KB 内存,就可以计算接近 2^64 个不同元素的基数。
- 3. 基数统计的一般使用:
 - 统计注册 IP 数
 - 统计每日访问 IP 数
 - 统计页面实时 UV 数
 - 统计在线用户数
 - 统计用户每天搜索不同词条的个数
- 4. 在流式计算框架(如stream-lib)中实现大数据估值算法,如hyperloglog 算法。https://github.com/addthis/stream-lib/blob/5a3bc87c5314f7771ea3968e9015a3d25536343e/src/main/java/com/clearspring/analytics/stream/cardinality/HyperLogLog.java
- 5. HyperLogLog 算法在监控场景中的运用:在 metric 基数统计场景中,使用 HLL 对时序进行预估,可以保证较低且稳定的内存占用,又可以保证误差率在一个较低的可接受范围内。参考链接: https://www.jianshu.com/p/90766a9cbf24

Hyperloglog算法在presto中进行sql查询应用实现

在presto中实现一个使用hyperloglog算法统计过去一周用户访问量的基数。

1. 先准备数据

```
drop table if exists user visits 0086;
drop table if exists visit summaries 0086;
create table user visits 0086 (
 visit_date date,
  user id varchar(20)
);
CREATE TABLE visit summaries 0086 (
  visit date date,
 hll varbinary
);
insert into user visits 0086
values(date'2021-09-01','USER 0001'),
(date '2021-09-01', 'USER_0002'),
(date'2021-09-01','USER 0003'),
(date'2021-09-01','USER 0004'),
(date'2021-09-01','USER 0005'),
(date'2021-09-02','USER 0006'),
(date'2021-09-02','USER 0007'),
(date '2021-09-02', 'USER_0008'),
(date'2021-09-02','USER 0009'),
(date'2021-09-02','USER 0010'),
(date'2021-09-02', 'USER 0011'),
(date'2021-09-02','USER 0012'),
(date'2021-09-03','USER 0013'),
(date '2021-09-03', 'USER_0014'),
(date'2021-09-03','USER 0015'),
(date'2021-09-03','USER 0016'),
(date '2021-09-03', 'USER_0017'),
(date'2021-09-03','USER 0018'),
(date'2021-09-03','USER 0001'),
(date'2021-09-03','USER 0002'),
(date '2021-09-03', 'USER_0003'),
```

```
(date '2021-09-04', 'USER 0004'),
(date'2021-09-04','USER 0005'),
(date'2021-09-04','USER 0006'),
(date'2021-09-04','USER_0007'),
(date '2021-09-04', 'USER_0008'),
(date'2021-09-04','USER 0009'),
(date'2021-09-04','USER 0010'),
(date '2021-09-05', 'USER 0011'),
(date'2021-09-05', 'USER 0012'),
(date'2021-09-05','USER 0013'),
(date '2021-09-05', 'USER_0014'),
(date'2021-09-05','USER 0015'),
(date'2021-09-05','USER 0016'),
(date'2021-09-05','USER_0017'),
(date'2021-09-05', 'USER 0018'),
(date'2021-09-05','USER_0019'),
(date '2021-09-05', 'USER_0020'),
(date'2021-09-05','USER 0021'),
(date'2021-09-05', 'USER 0022'),
(date '2021-09-05', 'USER_0023'),
(date '2021-09-06', 'USER 0024'),
(date'2021-09-06', 'USER 0025'),
(date'2021-09-06','USER 0026'),
(date'2021-09-06','USER 0027'),
(date'2021-09-06','USER 0028'),
(date'2021-09-06', 'USER 0029'),
(date'2021-09-06','USER 0030'),
(date'2021-09-07','USER 0031'),
(date'2021-09-07','USER_0032'),
(date'2021-09-07','USER 0033'),
(date '2021-09-07', 'USER_0034'),
(date'2021-09-07', 'USER 0035'),
(date'2021-09-07', 'USER 0036'),
(date'2021-09-07', 'USER 0037'),
(date'2021-09-07','USER 0038');
```

2. 实现hll查询

```
INSERT INTO visit_summaries_0086
SELECT visit date, cast(approx set(user id) AS varbinary)
```

```
FROM user_visits_0086
GROUP BY visit_date;

SELECT cardinality(merge(cast(hll AS HyperLogLog))) AS
weekly_unique_users
FROM visit_summaries_0086
WHERE visit date >= current date - interval '7' day;
```

3. 执行过程和结果截图

初始化表user_visits_0086。



表visit_summaries_0086的结果



最后hll算出来的基数结果

