# Flink SQL功能——流式 TopN 挑战与实现

TopN 是统计报表和大屏非常常见的功能,主要用来实时计算排行榜。流式的 TopN 不同于批处理的 TopN,它的特点是持续的在内存中按照某个统计指标(如出现次数)计算 TopN 排行榜,然后当排行榜发生变化时,发出更新后的排行榜。本文主要讲解 Flink SQL 是如何从语法和实现上设计 TopN 的。

### TopN 语法

#### 全局 TopN

用户最关心的是如何用 SQL 写出 TopN 的查询。大家最熟悉的 TopN 的写法一般是这样的:

```
SELECT column_name(s) FROM table_name WHERE condition
ORDER BY order_field [DESC|ASC] LIMIT number
```

如上语法是 MySQL 的 TopN 语法,使用 ORDER BY 指定排序键和排序方向,使用 LIMIT 来指定选出前几名。不同的数据库的 TopN 语法不尽相同,比如 MS SQL Server 使用 TOP 的关键字,Oracle 使用 ROWNUM 的隐藏字段。不过几家数据库提供的 TopN 语法都是全局 TopN,也就是数据是全局进行排序的,查询的结果只有一组排行榜。比如希望对全网商家按销售额排序,计算出销售额排名前十的商家。这就是全局 TopN,范例如下:

```
SELECT * FROM shop_sales ORDER BY sales DESC LIMIT 10
```

### 分组 TopN

上文讲述了全局 TopN 的语法,但是很多时候用户希望根据不同的分组进行排序,计算出每个分组的一个排行榜。例如对全网商家根据行业按销售额排序,计算出每个行业销售额前十名的商家。这时候,传统的 TopN 语法就无法表达这种需求了。有些 Stream SQL 系统为了解决这个问题,会hack 一种新的 TopN 语法允许用户指定分组字段。但是 Flink SQL 是基于 ANSI SQL 标准语法的,不能加入任何非标准的语法。于是我们尝试从批处理的角度去思考这个问题,在传统批处理中常用 ROW\_NUMBER 的开窗聚合函数来解决分组 TopN 的问题。语法如下所示:

```
SELECT *
FROM (
SELECT *,
```

#### 参数说明:

- ROW\_NUMBER(): 是一个计算行号的OVER窗口函数,行号计算从1开始。
- PARTITION BY col1[, col2..]: 指定分区的列,可以不指定。
- ORDER BY col1 [asc|desc][, col2 [asc|desc]...]: 指定排序的列,可以多列不同排序方向。

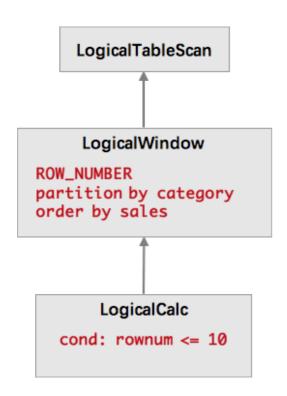
如上语法所示,TopN 需要两层 query,子查询中使用ROW\_NUMBER()开窗函数来为每条数据标上排名,排名的计算根据PARTITION BY和ORDER BY来指定分区列和排序列,也就是说每一条数据会计算其在所属分区中,根据排序列排序得到的排名。在外层查询中,对排名进行过滤,只取出排名小于 N 的,如 N=10,那么就是取 Top 10 的数据。如果没有指定PARTITION BY那么就是一个全局TopN 的计算,所以 ROW\_NUMBER 在使用上更为灵活。

如《实时计算 Flink SQL 核心功能解密》中所述,Flink SQL 是一个流与批统一的 API,也就是说理论上一段 SQL 要既能跑在批处理模式下,也能跑在流处理模式下,且输出的结果是一致的。那么在流处理模式下理所当然地应该支持 ROW\_NUMBER 形式的 TopN 语法。例如上文说的对全网商家根据行业按销售额排序,计算出每个行业销售额前十名的商家,SQL 范例如下。

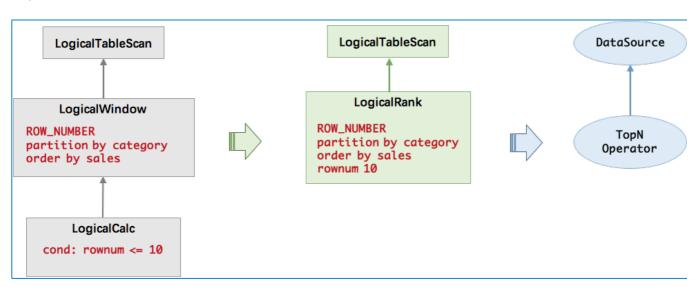
```
SELECT *
FROM (
    SELECT *,
    ROW_NUMBER() OVER (PARTITION BY category ORDER BY sales DESC) AS rownum
    FROM shop_sales)
WHERE rownum <= 10</pre>
```

### TopN 实现和优化

ROW\_NUMBER 方式的 TopN 语法非常灵活,能满足全局 TopN 和分组 TopN 的需求。但是在流计算上的物理执行是一个挑战。如上文所述的每个行业销售额前十商家排行榜,经过 SQL 编译后得到的抽象语法树(AST)如下所示。

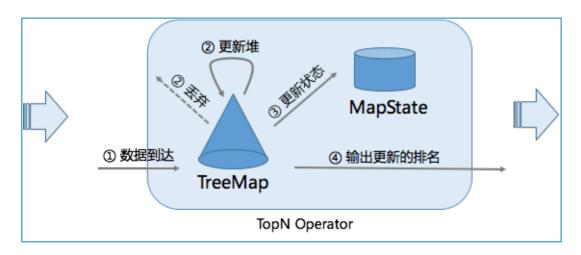


LogicalWindow 会对所有数据进行排名,也就是说每当到达一个数据,就要对历史数据进行重排序,并输出历史数据的新的排名,然后 LogicalCalc 节点会根据排名进行过滤。这在性能上是非常糟糕的,因为这无限放大了流量。而我们知道,最优的流式 TopN 的计算只需要维护一个 N 元素大小的小根堆,每当有数据到达时,只需要与堆顶元素比较,如果比堆顶元素还小,则直接丢弃;如果比堆顶元素大,则更新小根堆,并输出更新后的排行榜。也就是说我们不需要分为两个节点进行计算,不需要将所有数据进行排序,只需要在一个节点中就可以高效地完成计算。所以我们在查询优化器中加入了一条规则,在使用 TopN 语法时,将 LogicalWindow 和 LogicalCalc 合并成了 LogicalRank 节点。LogicalRank 在翻译成物理执行计划时,会使用一个经过特殊设计的TopN 算子。



TopN 算子的实现上主要有两个数据结构,一个是 TreeMap,另一个是 MapState。TreeMap 的作用类似于上文的小根堆,有序地存放了排名前 N 的元素。但是 TreeMap 是个内存数据结构,在 failover 后会丢失,无法保证数据的一致性。因此我们还有一个 MapState 结构,MapState 是 Flink 提供的状态接口,用来存储 TopN 的数据(保证数据不丢)。当有 failover 发生后, MapState 能保证状态的恢复,而 TreeMap 会从 MapState 中重新构造出来。我们并有没有把顺序也存到状态中去,因为顺序是可以在恢复时重构的。因为每一次状态的读写操作都会涉及到序列

化/反序列化,往往是性能的瓶颈,所以 TreeMap 的主要作用是降低了对 MapState 状态的读写操作。对大部分数据来说都是与 TreeMap 进行交互,不需要对 MapState 进行读写的,全是内存操作,所以 TopN 的性能是非常高的。



TopN 算子的主要处理流程是,每当有数据到达时,会与 TreeMap 的最小的元素比较,如果比它小,那么该数据就不可能是 TopN 的一员,直接丢弃即可。如果比它大,那么就会先更新 TreeMap,同时更新 MapState 中的存的数据。最后输出更新后的排行榜。为了减少冗余数据的输出,我们只会输出排名发生变化的数据。例如原先的第7名上升到了第六名,那么只需要输出新的第六名和第七名即可。

### 嵌套 TopN 解决热点问题

TopN 的计算与 GroupBy 的计算类似,如果数据存在倾斜,则会有计算热点的现象。比如全局 TopN,那么所有的数据只能汇集到一个节点进行 TopN 的计算,那么计算能力就会受限于单台机器,无法做到水平扩展。解决思路与 GroupBy 是类似的,就是使用嵌套 TopN,或者说两层 TopN。在原先的 TopN 前面,再加一层 TopN,用于分散热点。例如,计算全网排名前十的商铺,会导致单点的数据热点,那么可以先加一层分组 TopN,组的划分规则是根据店铺 ID 哈希取模后分成128组(并发的倍数)。第二层 TopN 与原先的写法一样,没有 PARTITION BY。第一层会计算出每一组的 TopN,而后在第二层中进行合并汇总,得到最终的全网前十。第二层虽然仍是单点,但是大量的计算量由第一层分担了,而第一层是可以水平扩展的。使用嵌套 TopN 的优化写法如下所示:

```
CREATE VIEW tmp_topn AS

SELECT *

FROM (
    SELECT *,

ROW_NUMBER() OVER (PARTITION BY HASH_CODE(shop_id)%128 ORDER BY sales DESC)

FROM shop_sales) | WHERE rownum <= 10

SELECT *

FROM (
    SELECT shop_id, shop_name, sales,
    ROW_NUMBER() OVER (ORDER BY sales DESC) AS rownum
```

## 总结

流式 TopN 不仅在语法以及算法上会遇到很多挑战,在不同场景下的优化方案也是个非常有意思的话题。目前 Flink SQL 的 TopN 功能已经大量应用于彩票业务、阿里云的CDN项目、WAF项目等等。未来,我们除了会针对更多的场景对 TopN 进行优化,还会提供除了 ROW\_NUMBER 外的 RANK、RANK\_DENSE 排名函数,使得 TopN 更加灵活