昆仑分布式数据库分布式 查询优化原理

泽拓科技创始人 赵伟

Agenda

- 分布式数据库的查询处理面对的新挑战和新机遇
- 基于代价的查询优化 (CBO) 简介及其分布式扩展
- 昆仑分布式数据库的查询处理机制和策略
- 昆仑分布式数据库的查询处理具体技术

分布式数据库的查询优化面对的新挑战和新机遇

- 单机数据库: 数据存储在同一个计算机服务器中
 - 磁盘(ssd) -> 内存->CPU cache ->CPU
- 分布式数据库: 数据存储在一组计算机服务器中, 在另一组的服务器中用于计算结果
 - 磁盘 -> 内存 (db buffer pool) -> CPU-> 网络设备buffer -> TCP/IP网络 -> 网络设备buffer -> CPU-> 内存 (CN local buffer) -> CPU
 - 磁盘 -> 内存 (db buffer pool) -> 网络设备buffer -> TCP/IP网络 -> 网络设备buffer -> 内存 (CN local buffer) -> CPU (RDMA)
- 机遇:执行一个SQL SELECT 查询可以使用多个计算机服务器的硬件资源
 - 更多的CPU core
 - 更多的内存和总线带宽
 - 并行的IO设备和PCI总线带宽
 - 结论: 多节点并行执行同一个SELECT 查询

分布式数据库的查询优化面对的新挑战

- 跨计算机搬动数据的时耗和资源开销
 - 信息传输速度的上限
 - 光在光纤介质中的速度约 2*10^8 米/秒
 - 跨计算机传输的时耗来源 (RTT)
 - 介质传输(数百米(同数据中心40us),数十公里(同城4ms),到数千公里(跨省跨国0.4s))、
 - 数据包的转发&路由;数字信号的中继、放大、校验、转换
 - 数据(电子信号)在单机电路内的传输速度: 0.6~0.9c, 访存100ns
 - 电子信号在IC内传输延时 <<(远小于) 光信号跨服务器(同机房)的传输延时
 - 网络带宽有限&共享
 - 超过资源上限数据包需排队,进一步增大了延时
 - 带宽大量消耗会拖慢整个数据中心所有节点
 - 结论: 传输的距离越近越快, 传输的数据量越少越好

基于代价的查询优化(CBO)简介

- CBO的本质是对某个特定的操作从多个选项方法中选择最优
- 单机数据库CBO的代价计算的因子 (factors)
 - 计算开销(包含了CPU指令执行以及读写内存): MonoIncF1(行数)
 - IO开销: MonoIncF2(页面数量)
- 单机数据库的主要操作的执行选项
 - 访问方法: 全表扫描 (SeqScan) VS 索引扫描 (IndexScan, TIDBitmapScan)
 - 排序: IndexScan, TupleSort, MergeSort
 - 连接: NestLoop, HashJoin, MergeJoin
 - Agg分组: Sort, Hash
 - Union、Insersection、Difference: TIDBitmap 位图Union,Intersect, Except

基于代价的查询优化(CBO)的统计信息

- 基本的统计信息
 - 页的数量, 行的数量, 以及计算出的平均行长度avg_row_len = num_pages*pagesize/num_rows
 - 由cluster_mgr从存储节点同步到计算节点
 - 假定行等长,假定每列的字段值均匀分布
- 高级统计信息: 直方图: 解决列值非平均分布的问题
 - 一个表的某一个或者一组列值的分布详情
 - 列值范围N等分,每份各自占总行数的比例
 - 行数N等分,每份的列值范围
 - 用于估算某个过滤条件、连接条件获取的行的数量
 - 由cluster_mgr从存储节点同步到计算节点

- 分布式数据库的额外代价计算因子
 - 网络传输开销= MonoIncF3(跨节点搬动的数据量)
- 分布式数据库的主要操作的执行选项
 - 访问方法: RemoteScan, 存储节点单表查询
 - 是否使用本地索引由每个存储节点自行决定
 - 过滤条件下推:避免或者减少无效数据行
 - Projection下推: 避免传输不用的字段
 - 假设相同操作的实现性能相近,无条件优先下推
 - 无法下推的过滤条件: 保留在计算节点过滤收到的行
 - 分解无法下推的Projection: func(x,y) -> x,y
 - 示例

- 单表RemoteScan的查询优化: 算子下推
 - 排序
 - 下推Sort,多个存储节点并行Sort->CN拉取多分片局部有序子结果->MergeSort(无需缓存数据,O(1)的时间和空间复杂度)(√)
 - 拉取所有候选行到计算节点->Sort (X)
 - DISTINCT
 - 下推DISTINCT,局部去重,对于分区表,在CN中再次去重 (√)
 - 更少的数据传输,并行去重
 - 拉取到CN中去重 (X)
 - LIMIT
 - 单表:无条件下推:更小的数据传输量
 - 分区表 有ORDER BY:需要全局MergeSort,无法下推LIMIT
 - 分区表无ORDER BY: 不确定操作,无意义,忽略
 - 示例

- 分布式数据库的执行选项:表连接
 - 左右单表在同一个shard RemoteJoin: 下推Join, 拉取结果集
 - 左右分区表: TupleShuffle->MergeAppend或MergeSort
 - 搬动一个表的每个分片过滤后数据到另一个表的每个分片做join
 - 上传 左表 和 右表,在CN内join
 - 局部有序时利于MergeJoin
 - 数据搬迁的代价对比
 - 搬动左表数据到右表存储节点: NRows_Left * avg_row_len_L * NShards_Right
 - 搬动右表数据: NRows_Right * avg_row_len_R * NShards_Left
 - 搬动左右表到计算节点: NRows_Left*avg_row_len_L + NRows_Right*avg_row_len_R

- 分布式数据库的执行选项: Aggregation 聚集查询
 - 优先下推,避免拉取大量数据行,假定相同操作的实现性能相近
 - 无法下推时拉取数据行到计算节点执行
 - 多分片表: 合并部分agg结果 MergeRemoteAgg
 - 合并方法
 - count, sum: 加总
 - avg: 下推sum和count, 在CN中各自加总再除
 - max, min: 取全局最大、最小
 - 示例

Q&A

Thank You

Zhao Wei