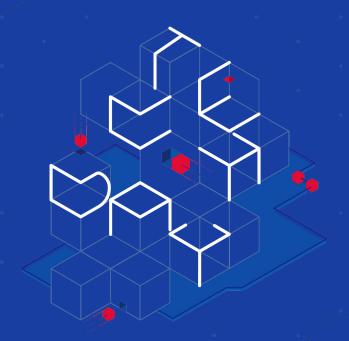


TIDB 新 AP 架构深度解析



TiDB AP 端的核心理念



更简单, 更敏捷



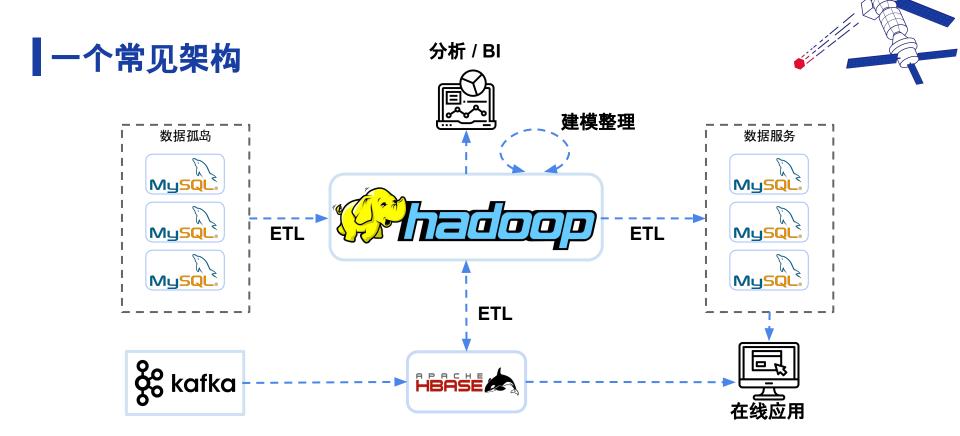
数据分析平台需求



- 分析平台有诸多维度的需求
 - 可扩展的存储和计算力:数据汇聚
 - 中短程, 中高并发查询: 用于数据服务层, 借助应用服务器以网页或移动设备提供展示
 - 中长程, 中低并发查询: 用于数据加工, 模型构建等低 频批量计算
 - 混合查询: 即席查询, 数据探索, 或者综合查询业务; 形式无法预估, 尽可能快
 - 敏捷: 尽可能简单, 减少数据加工流转的周期, 更实时的查询











为何如此复杂



- 各个组件特性不同,组合才能满足需求
 - 关系型数据: 较小的存储规模; 服务在线业务或者数仓订制处理后数据的高速高频展示
 - NoSQL:可扩展的大量数据存储,用于高速点查点写类在线应用
 - 数据湖/分析型数据库:可扩展的海量存储以及多样性的处理引擎,可以进行离线数据分析和报表计算,但很难直接服务于在线/高并发查询业务
 - 不同数据存储之间无法无缝衔接,需要数据移动
 - 更糟糕的是,类似 Hadoop 这样批量导入系统需要复杂的 ETL 才能同步变更数据
 - 接入一个新的数据源并不是简单的事情





我们希望它更简单



- TiDB 在 AP 端不断向简化架构演进
- 新组件和新功能(部分 WIP 将在 4.0 发布)
 - TiFlash
 - 作为隔离的列存引擎:提供媲美 Hadoop 的性能, 以及对 TP 的隔离性
 - 作为整合的列存索引:提供计算层更智能更高速的批量读取能力
 - TiSpark 事务性写入: ETL 功能补充, Spark Streaming 接入
 - 全组件向量化加速:包含 TiKV, TiDB 以及新引擎 TiFlash





TiSpark 事务性写入







TiSpark 分布式事务性写入(WIP)



● TiSpark 的原生写入支持

- 不再依赖 Spark 的 JDBC 数据源
- 分布式写入和原子提交
- 补充 TiDB 在 ETL 场景缺陷
- 维持约束(索引, 唯一性等)

● 简单易用

- 兼容 Spark 原生风格
- 自动类型转换
- Region 预切割以负载均衡
- 支持 Upsert(WIP)

```
df.write
```

- .format("tidb")
- .option("database", "db")
- .option("table", "tbl")
- .mode("upsert")
- .save()





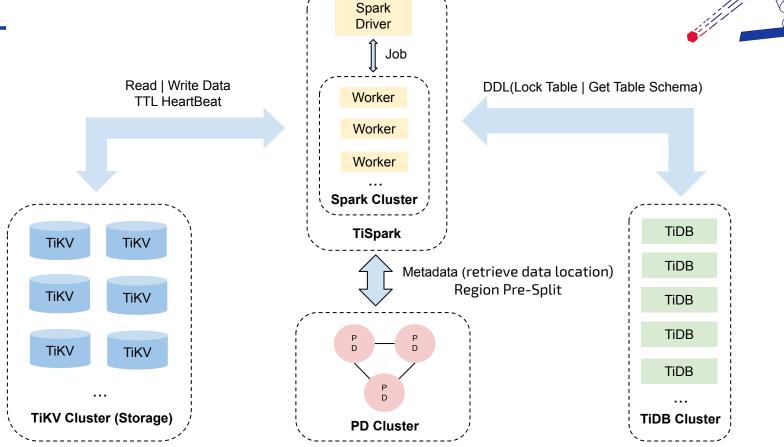
分布式写入 ACID 支持

- 分布式二阶段提交
 - o Driver 负责 Primary Row Prewrite 和 Commit
 - Executor 负责其他数据的 Prewrite 和 Commit
 - Secondary Commit 可选提交与否以加速 ETL 过程
- 原子性
 - 要么都成功要么全撤销
- 通过表锁维持事务规则





设计







向量化







向量化支持



- 所有计算组件向量化支持
 - TiKV Coprocessor
 - TiFlash(借助 Clickhouse 原生实现)
 - TiDB(WIP, 暂时是 Batch Execution, 向量化中间状态)
- 大幅加强 TiDB 对大批量数据的计算效率
 - 加上之前已经实现的并发算子,大大提升 TiDB 在大量数据场景下的速度
 - 单机下超过 Spark 基于 Codegen 引擎的速度

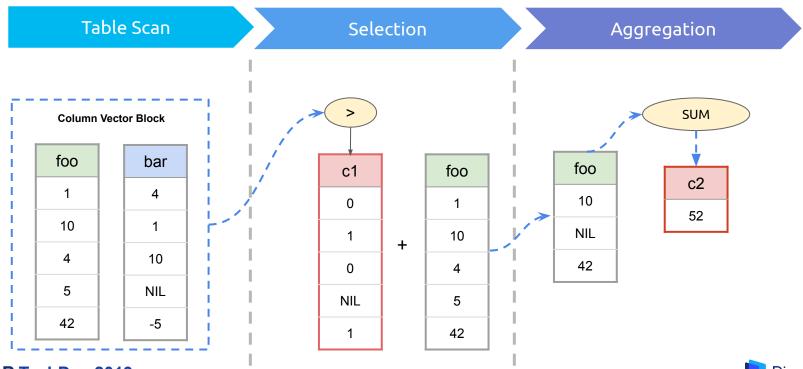




向量化支持



SELECT SUM(foo) FROM Table WHERE foo > bar

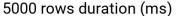


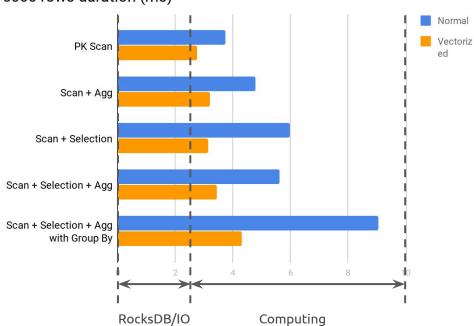




向量化支持 - TiKV Coproc











TiFlash 列存引擎







■列存引擎 TiFlash

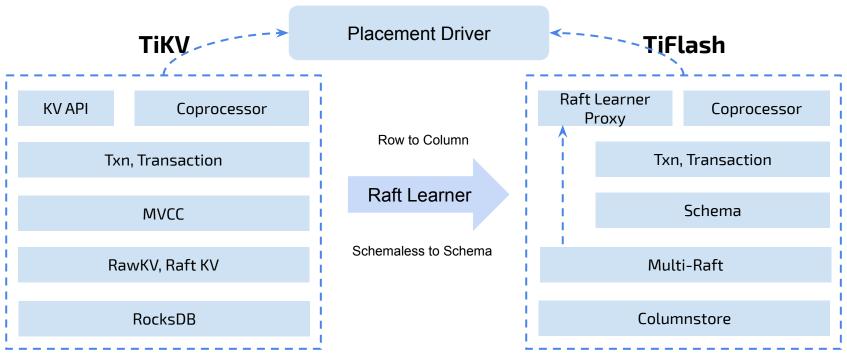
- 支持高频更新的列存引擎
- 以 Learner 角色接入 Multi-Raft 体系
 - 数据均衡
 - 强一致的读取
- 隔离性:作为隔离的 OLTP 数据列存镜像
- 整合性:作为主数据的列存索引(WIP)
- 部分基于 Clickhouse (感谢 Clickhouse 团队)
- 支持 HDD 存储





TiFlash 列存引擎









▶ 列存 + 高频更新 + MVCC



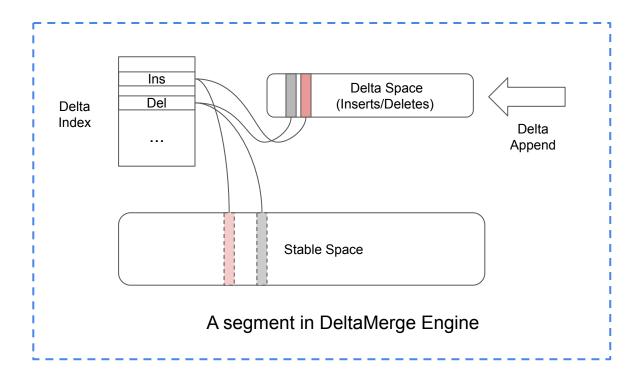
- 列存往往只支持低频批量更新
 - 一行拆多列使得传统更新方式性能非常差(Random IO 更多)
 - 列存压缩使得更新需要解压, 改写, 再写回去
- 我们还需要支持主键 Range Scan + MVCC 以对接计算层的统一读取
- GA 版将包含 LSM 列存正式版 + DeltaMerge 结构的 Beta 测试版
 - LSM 引擎基于 Clickhouse MergeTree 改造
 - DeltaMerge 引擎则是完全自研:相比 LSM 版降低写入以换取读速度





DeltaMerge 引擎



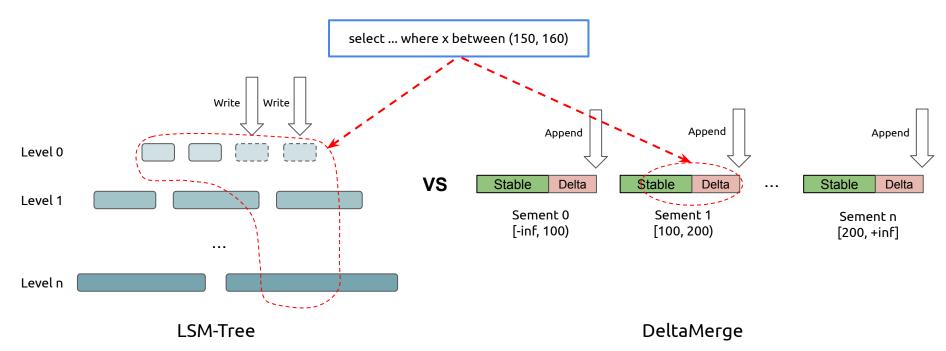






DeltaMerge vs LSM-Tree









Raft Learner 协议

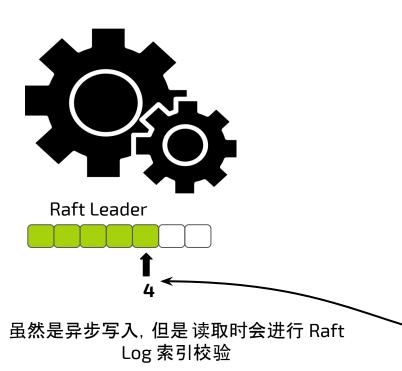


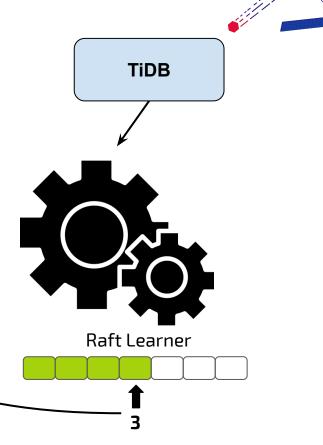
- 作为非投票的抄写角色加入 Raft 组
 - 保持异步同步,对 Leader 的压力非常小
- 通过 Region Raft Index 校验保持读时同步
 - o 向 Leader 发起 Raft Log 进度校验, 补完数据
 - Multi-Raft 下配合 MVCC 事务机制提供和 TiKV 一样的读取强一致性(SI 级别)
- 向额外的物理节点同步
 - 保持 AP 任务对 TP 服务的物理隔离





强一致读

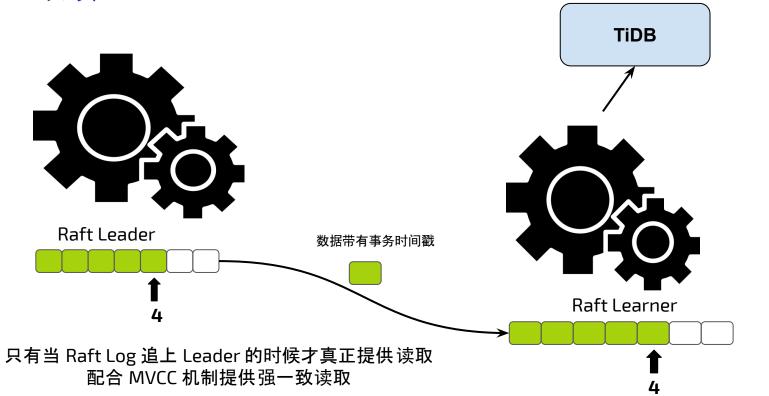








强一致读







强一致读

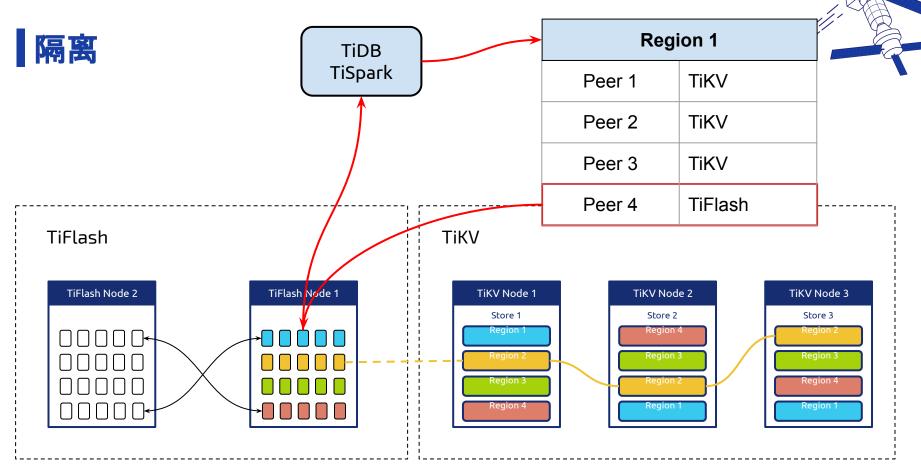


Zhang	TS:1 10000 RMB	TS:2 20000 RMB	TS:5 50000 RMB	TS:17 90001 RMB	
Yang	TS:1 10 RMB	TS:17 9 RMB	TS:20 0 RMB		

TiDB TechDay 2019

Timestamp = 17 Raft Index >= 4







列存索引(WIP)

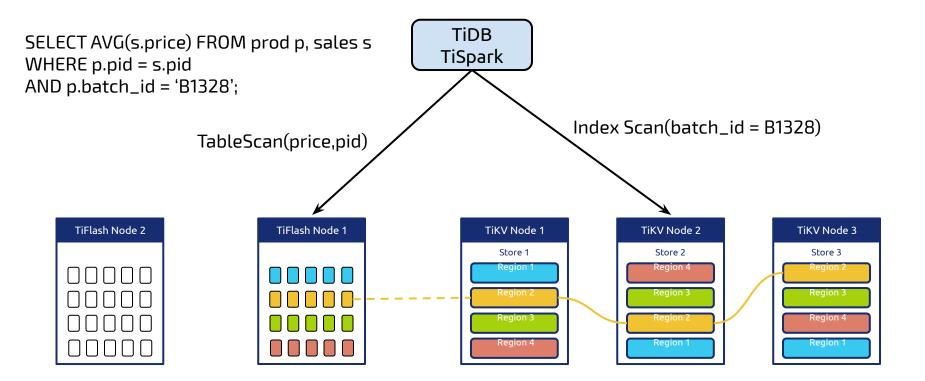
- 纯 AP 场景下, TiFlash 也可以作为列存索引使用
 - 作为一张表的特殊索引
 - 和行存及其现有索引机制联合加速
- 统一由优化器根据代价模型评估
 - 批量扫描且无行存索引或者索引无法有效 过滤数据时
 - 表过宽读取放大严重时





行列联合查询



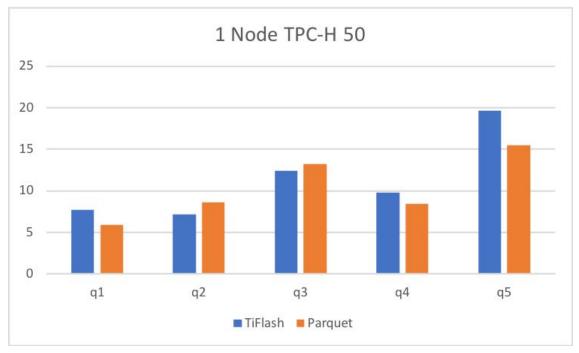






性能 (LSM 版)









TiFlash Demo







场景







【混合负载分析平台



- 中台数据实时汇聚
 - TiDB 的传统 AP 场景, 大规模实时 OLTP 数据同步
 - 简便的 MySQL 数据接入
 - 通过索引和协处理器支持高效的中短程高并 发查询

● 使用 TiFlash

- 即席查询和复杂分析查询:无法预测,无法通过索引有效过滤
- 联合行存索引提供优于 Hadoop 的相应速度
- 配合 TiSpark 进行数据加工并回写





HTAP



- 借助 TiFlash 进行 HTAP 实时查询分析
 - 物理隔离对 OLTP 几乎无影响
 - 线性一致性和快照隔离支持一致性要求高的 实时分析场景
 - 完全无需数据搬运,在最新鲜的数据上进行分析
- 交易数据实时分析
 - 交易对账
 - 实时风控





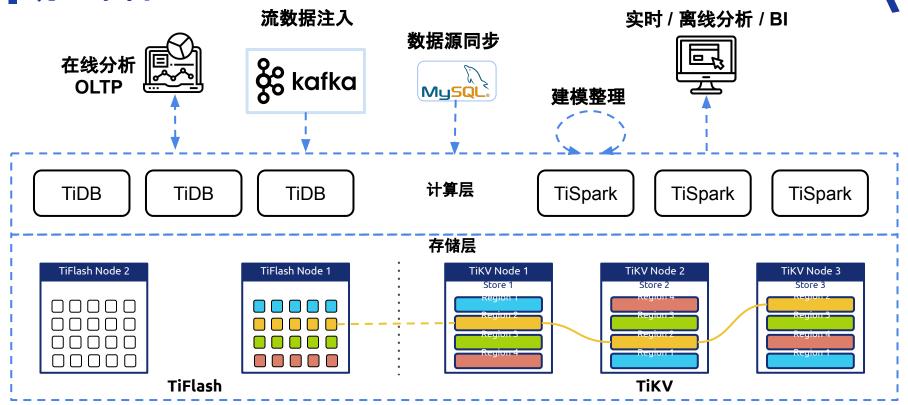
野心







统一架构





优势



- 整个架构允许海量数据存储,可以实时汇聚多数据源
- 支持数据修改,可以进行数据临时修正
- TiDB 可以直接处理 OLTP 业务,可以更进一步缩短数据链路
- TiDB 配合 TiKV 利用行存加索引进行过滤, 支持高并发低延迟查询
- TiDB / TiSpark 配合 TiFlash 列存进行无索引即席查询以及报表业务
 - 架构提供线性一致快照隔离的查询保障
 - 数据实时到账, 进一步增加实时性和便捷性
- 优化器允许行列混合查询应对不可预测的用户需求





到 2019 年底我们还将缺少什么



- MPP 引擎
 - 让计算层更快更少 OOM, 让 TiDB 成为大数据量查询的主要入口
 - 比 TiSpark 更适合非 ETL 类复杂 SQL 查询的引擎
- TiFlash 非同步表写入
 - 让用户可以直接多副本写入 TiFlash 列存
 - 让数仓场景能很大程度不再依赖 Hadoop
- 统一计算层的权限系统







Thank You!



