

# 第十四届中国数据库技术大会

DATABASE TECHNOLOGY CONFERENCE CHINA

# 数智赋能 共筑未来





# 字节跳动自研万亿级图数据库 ByteGraph架构演进

演讲人:字节跳动-图数据库研发-周冰玉







# 目录

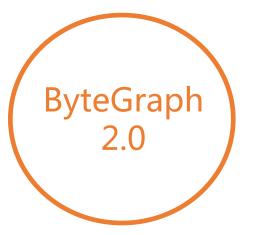
- ByteGraph简介
- ByteGraph 2.0现状
  - ByteGraph 2.0架构
  - ByteGraph 2.0问题
- ByteGraph 3.0设计实现
  - ByteGraph 3.0架构设计
  - ByteGraph 3.0查询引擎
  - ByteGraph 3.0存储引擎
- 总结展望













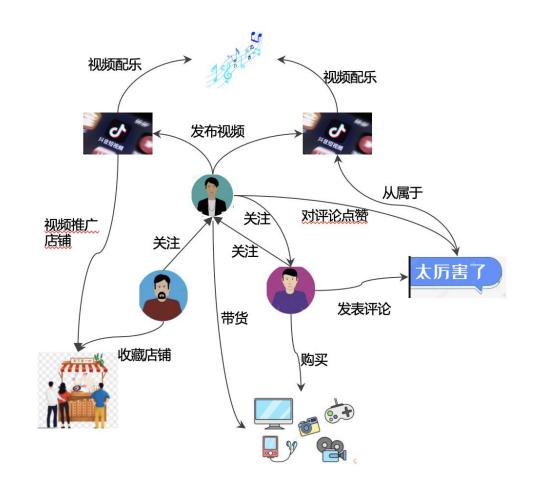




# 1.1 ByteGraph 可以做什么

DTCC 2023 第十四届中国数据库技术大会 DATABASE TECHNOLOGY CONFERENCE CHINA 2023

- 字节有哪些业务数据呢?
  - 用户信息、用户关系
  - 内容(视频、文章、广告等)
  - 用户和内容联系(点赞、评论、转发、点击)
- 使用图表达业务场景的优势
  - 建模直观简洁
  - 挖掘数据关联
- ByteGraph特点
  - 高吞吐
  - 低延迟
  - 最终一致性
  - 兼容Gremlin
- ByteGraph学术论文 <u>VLDB-2022</u>







# 1.2 ByteGraph 查询介绍



- Gremlin语法
  - Gremlin是一种图灵完备的图遍历语言
     (相较其他查询语言,功能全面,上手容易,使用广泛)
  - 主流云厂商图数据库都提供了Gremlin支持, ByteGraph目前支持一个子集
- 数据模型
  - 有向属性图
  - 点和边上都可以携带多属性,支持动态加减属性列
- 查询举例
  - 用户A所有一度好友中满足粉丝数量大于100的子集
     g.V(vertex(A.id, A.type)).out('好友').where(in('粉丝关注').count().is(gt(100))).toList()
  - 求中国出生且配偶是日本人的女明星 g.V().has('出生地','中国').has('性别', '女').and(out('配偶').has('出生地', '日本'), has('职业', '明星'))





# 1.3 ByteGraph 应用场景



| 业务场景分类                  | 分类     | <b>图模型</b>  | 查询举例:                      |
|-------------------------|--------|---|----------------------------|
| 抖音用户关系的服务端在线存储          | 社交网络关系 | 点:用户<br>边:用户之间关系                                      | 关注/粉丝列表,关注关系判断             |
| 抖音推荐:<br>推人、推视频         | 社交推荐   | 点:用户、视频<br>边:用户关系(多种)、用户发文                            | 好友的好友等多度查询                 |
| 知识图谱:<br>搜索百科、教育、电商     | 知识图谱   | 点: 各种实体(课程、知识点,商品)<br>边:实体之间逻辑关系(报名课程、掌<br>握知识点、收藏商品) | 实体推荐<br>某个人在某个商铺昨天的订单数等    |
| lib库、项目、线上服务之间的网状<br>关系 | IT系统   | 点: lib库、repo、线上服务<br>边:点之间依赖关系                        | 给定某个库的确定版本,求所有依赖<br>这个版本的库 |

集群数量:1000+ (计算资源 100W+ 核;存储资源 100+ PB)







ByteGraph 2.0







# 2.1 ByteGraph 2.0 架构 - 整体架构



- 整体分为三层
  - 查询层、内存存储层、分布式KV
- 每层由多个进程实例组成集群
- 查询层和内存存储层可以混合部署或独立部署

# 超過层<br/>GQ:Graph Query Engine GQ 1 GQ 2 ... GQ N GS1 GS2 ... GS M 存储引擎层<br/>GS:Graph Storage Engine 分布式KV Store



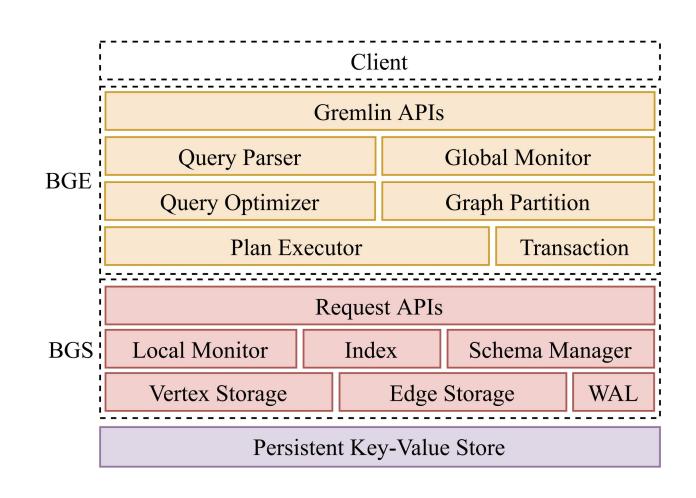


# 2.2 ByteGraph 2.0 架构 - 系统组件



#### • 查询引擎

- 服务Proxy层,用户会话管理
- Gremlin语言解析器
- 分布式的数据库执行器
- GS层数据分布路由模块
- Go语言实现
- 存储引擎
  - 子图(Partition)存储和缓存
  - Partition数据内存组织和磁盘组织
  - 实现Redo Log, 支持事务
  - C++实现,追求极致性能
- 分布式KV
  - 数据持久化
  - 可插拔







# 2.3 ByteGraph 2.0 架构 - 执行引擎



#### 查询层(GQ)和Mysql的sql层一样,主要做查询的解析和执行,大致分三个步骤:

- 解析查询请求:
  - 直接实现的递归下降解析器,将Gremlin语句解析成查询语法树
- 生成查询计划:
  - 把步骤1中查询语法树按照一定查询优化策略(RBO & CBO)转换成执行计划
  - 支持查询计划缓存,减少解析和优化开销
- 执行查询计划:
  - 理解存储层数据分区,与存储层(GS)交互,下推执行算子,合并执行结果,完成查询
- 流水线执行示例
   g.V().has('id', 1).has('type', person).out('knows').has('age', gt(18)).values('name')



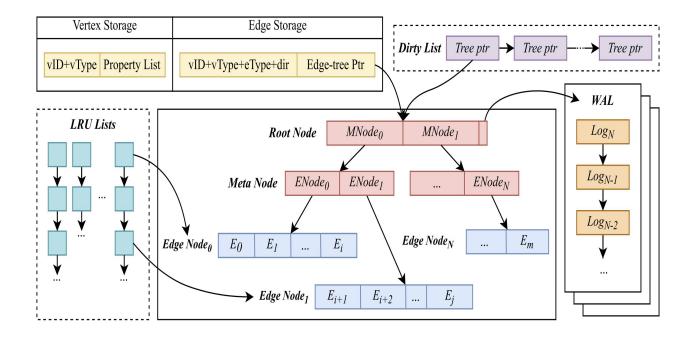




# 2.4 ByteGraph 2.0 架构 - 存储结构



- 全局哈希表:
  - Key是起点ID+边Type,当确定点ID时实现快速查找
  - 哈希表中每个元素是Btree,实现快速Scan
- 单机全局多个Btree
  - 森林关系
- 全局LRU表:
  - Partition和Page按需加载,根据一定策略(LRU) Swap到磁盘(KV)
- 全局Dirty链表:
  - Page被修改后, Redo Log同步写磁盘,Page再插入到Dirty链表中, 异步Flush回磁盘







## 2.5 ByteGraph 2.0 问题



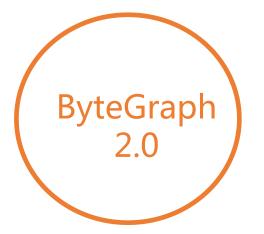
- 高成本的分布式KV
  - 冗余副本, 3AZ 5副本/3副本
  - 基于LSM Tree KV构建图存储引擎不够极致
  - 多层Cache冗余
  - 内存、CPU预留(Block Cache、Compaction)
  - 磁盘预留写放大高
- 性能
  - 架构分层过多
  - 图上多跳性能难以做到极致
  - 最基础的GetOneHop算子读取性能不够高
  - 执行器基于Channel做通信,涉及大量数据复制
- 数据一致性
  - 主从同步延迟不可控

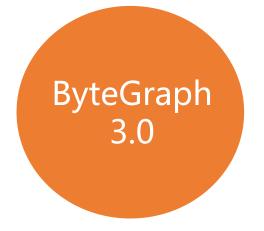
















# 3.1 ByteGraph 3.0 设计实现



#### 成本

- 基于EC技术降低副本数量, KV->DFS
- 3AZ/3副本减少到3AZ/2副本
- 高密度存储机型进一步降低总体成本
- 自研基于DFS的BwTree存储引擎(合并2.0存储层Btree引擎和分布式KV引擎,减少写放大)

#### 性能

- 合并进程:减少穿透层数,减少多跳查询RPC开销
- 减少分片数量:主推单分片一主多从架构,非必要不分片(利用大内存机器来满足性能),提高1PC事务比例
- Btree Page内部列式存储
- 新一代Pipeline执行引擎,减少通信拷贝开销,算子并行化
- 数据一致性
  - Tablet级别WAL主从同步

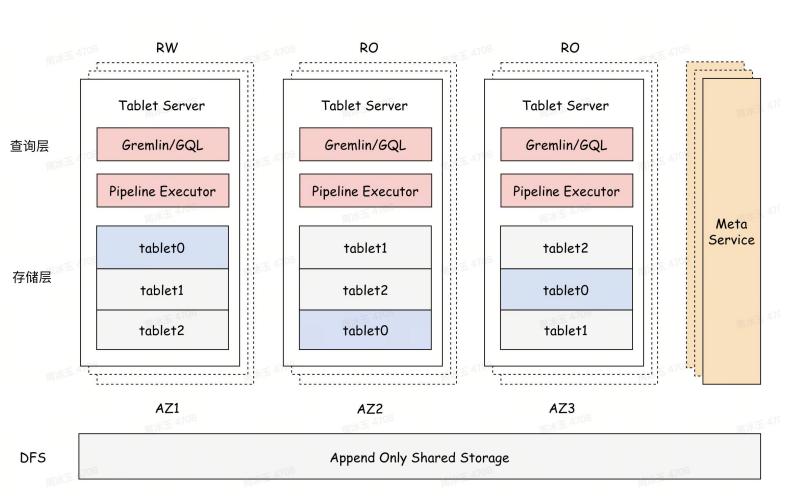




# 3.2 ByteGraph 3.0 架构设计



- 基于共享DFS构建存储
  - 图数据分区 (数据按Hash分片, Tablet存储 子图数据)
  - 引入只读节点 (统一日志流,方便实现RO)
- 统一进程
  - 减少RPC开销
  - 全链路异步化
  - Rust & C++
- Pipeline引擎
  - 算子级别并行执行
- 元数据管理
  - Tablet路由管理
  - Schema管理



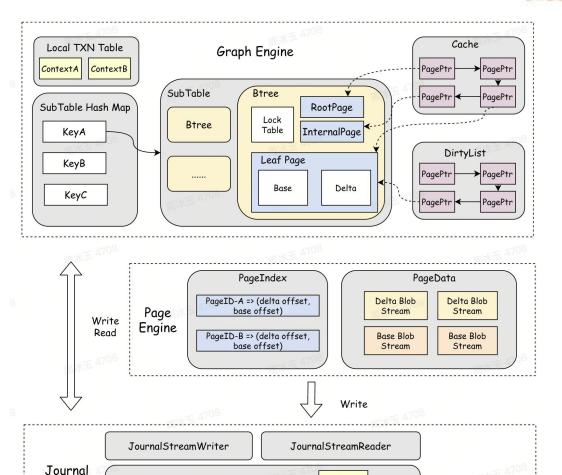




# 3.3 ByteGraph 3.0 存储引擎

DTCC 2023 第十四届中国数据库技术大会 PATABASE TECHNOLOGY CONFERENCE CHINA 2023

- Graph Engine
  - SubTable HashMap 维护起点与SubTable映射
  - SubTable存储了单个起点所有出边
  - Cache/Dirty List
- Page Engine
  - Page Index存储PageID到物理Page位置映射
  - Page Data存储Page内容
- Journal Engine
  - 负载日志读写



Engine

SeqBuf

Record Data

LSN

LogData

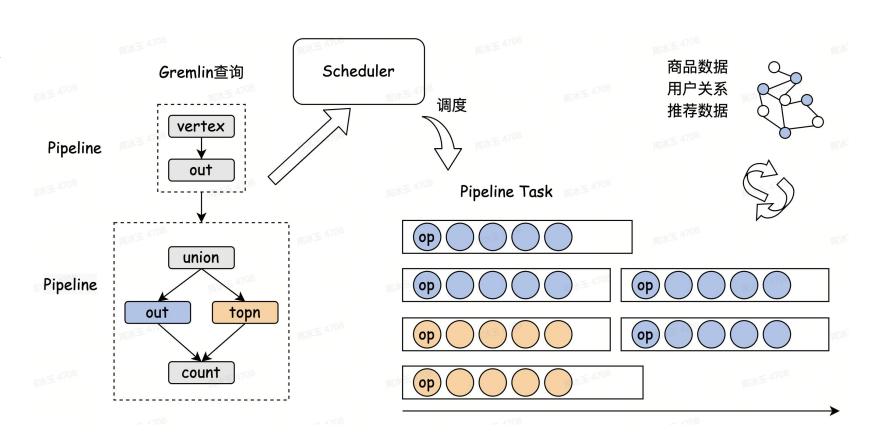




# 3.4 ByteGraph 3.0 查询引擎



- Pipeline
  - 部分Gremlin Step链
  - 并行执行Pipeline Task
- Pipeline Builder
  - 拆分Gremlin Step
  - 构建Pipeline
- 全局Scheduler
  - 调度执行Pipline Task





### 4 总结展望



- 业务收益
  - 存储成本降低 30% ~ 50%。
  - 在单分片场景下,多跳召回场景上可提供数倍于原有系统的性能。
- 未来工作
  - 统一存储底座, 打通图数据库, GNN, 图计算系统, 提供一站式图服务。





TemporalData

CloudnativeDat

Alalgorithm

Distribute