# 面向HTAP的内存数据库

汇报人: 任勇闯



# 目录

- 1. HTAP概述
- 2. 面向HTAP的内存数据库
  - 1. 共享设计架构
  - 2. 隔离设计架构
  - 3. 混合设计架构
  - 4. 调度式设计架构
- 3. 总结

HTAP概述



# **分布式存储与计算实验室**

### 1.1 OLTP

### 什么是OLTP

- On-Line Transaction Processing
- 在线事务处理/在线事务交易
- 使得大量的用户通过 Internet 实时执行大量数据库事务
- OLTP最基本的要求:原子性









# OLTP&OLAP概述



1.1 OLAP

On-Line Analytical Processing 单个数据没有价值,但聚在一起的数据就会蕴含巨大的财富 OLAP(在线分析处理)在 1993 年提出

主要能力就是计算分析决策

FAST 快速性 Analysis 可分析性 多维性 Information 信息性

# OLTP&OLAP概述



### OLTP技术需求:

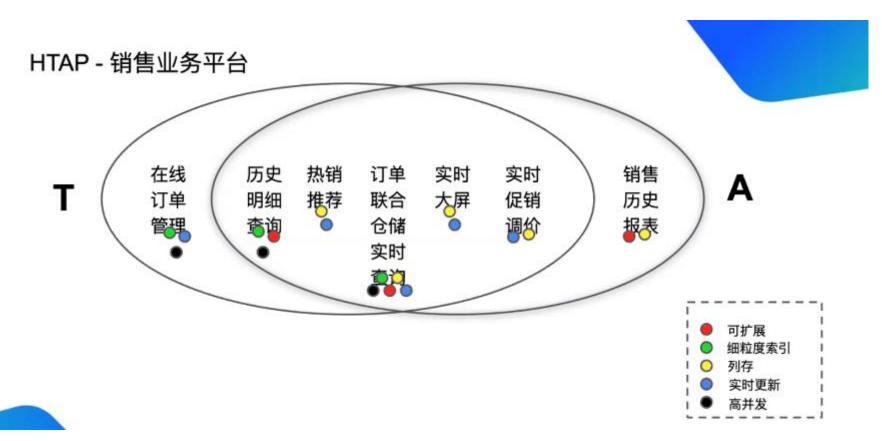
- 1. 行存
- 2. MVCC
- 3. 事务
- 4. 多索引数据结构
- 5. WAL数据恢复技术
- 6. Raft数据复制技术
- 7. 预编译存储过程

### OLAP技术需求:

- 1. 列存
- 2. SIMD向量化处理
- 3. 多类型压缩
- 4. 轻量级索引构建
- 5. MPP大规模并发计算
- 6. MapReduce批量计算
- 7. GPU并发计算





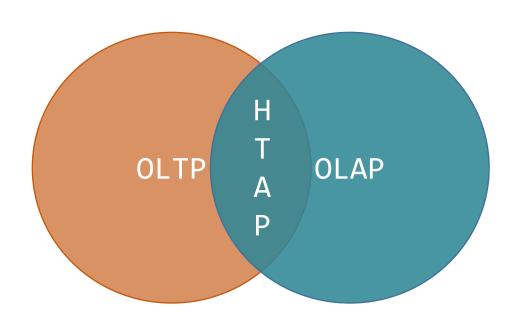




## **DSC** 分布式存储与计算实验室

### 2.1 HTAP

- Hybrid transactional/analytical processing
- 实时分析、事务处理
- 简化架构
- 降低运维成本
- 使用便捷
- 应用场景
  - 实时推荐
  - 物流跟踪
  - 风控







### HTAP目标:

- 1. HTAP在不影响事务吞吐量情况和响应时间下对最新的数据进行分析处理
- 2. 同时分析处理的响应时间不受最新数据新鲜度的影响

### HTAP的关键技术:

- 1. 隔离负载:并发OLAP查询不能影响OLTP事务处理的响应时间和吞吐量
  - 1. 内存存储数据资源的隔离
  - 2. CPU计算单元资源的隔离
- 2. 数据新鲜度: OLAP查询应在最新的数据版本上
  - 1. 数据新鲜度率: OLAP中数据与OLTP数据相同的元组数 / OLTP元组总数
  - 2. 数据新鲜时间间隔: ts1 tc2
- 3. 一致性保证: OLAP查询应确保是正确一致的数据视图

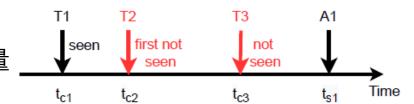
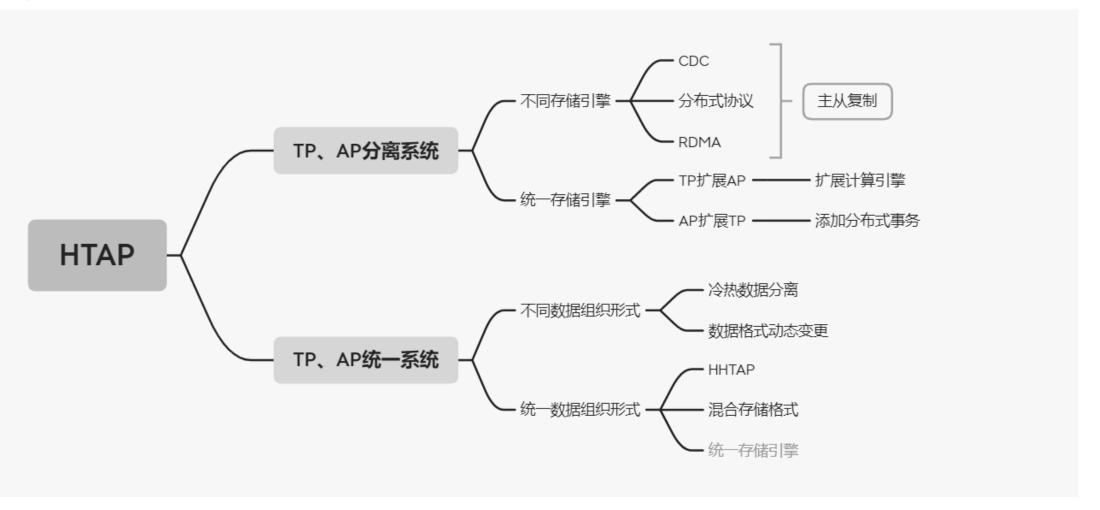


Figure 3: Illustration of freshness for analytical queries.





### 2.3 htap实现方案总结



# 面向HTAP的内存数据库 -共享设计架构



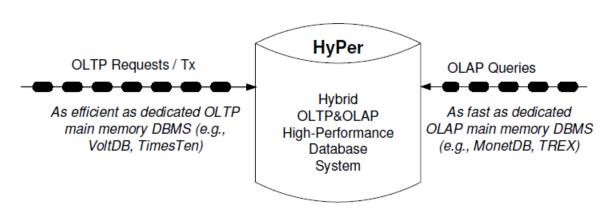


Fig. 1. Hybrid OLTP&OLAP Database Architecture

### Hyper:

- 1. 从零开发的主存数据库
- 2. 同一数据库上支持HTAP能力,又不会相互干扰
- 3. 保证TP事务的ACID同时支持OLAP查询
- 4. 串行执行,无需交叉使用CPU
- 5. 充分利用了虚拟内存的管理机制,依赖MMU内存管理单元支持的page-shadowing
- 6. 硬件辅助的复制机制维护事务数据一致性快照
- 7. 通过一致性快照支持OLAP多会话查询



### TP设计:

- 1. 所有OLTP事务按序执行(单线程),无需锁机制的开销
- 2. 主存架构吞吐量较大

### AP设计:

- 1. 处理AP工作负载不影响TP业务
- 2. 获取在最新的更新数据
- 3. OS具备为新线程创建虚拟内存快照的能力,Linux中的fork()系统调用创建OLTP进程的子进程
- 4.为确保事务一致性,fork()应确保在两个TP事务之间执行
- 5. Fork()子进程可以获取父进程地址空间的副本

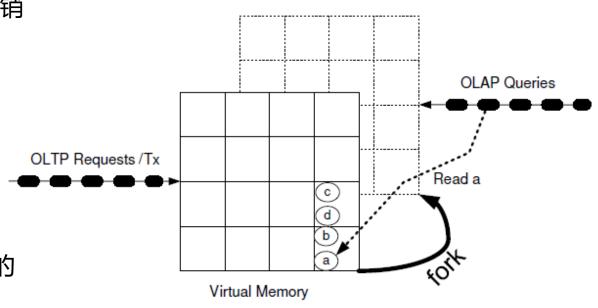


Fig. 2. Forking a New Snapshot



- 1. Lazy copy-on-update
  - 1. 父进程与子进程通过虚拟地址指向相同物理内存段
  - 2. 父进程数据更新后, OS复制对象到子进程虚拟内存页中
- 2. 当page中页面变更后,OLAP快照指向旧页面。这种更新方式 使得支持OLAP多快照
- 3. OS支持虚拟内存fork可在亚秒级完成,非常高效
- 4. OLAP不会更改共享page数据
- 5. 复制的page只会持续到OLAP会话终止,就会删除

# 新方式 OLAP Queries OLTP Requests /Tx Description OLAP Queries Read a Conjor Truel Memory Virtual Memory

Fig. 3. Copy on Update to Preserve Consistent Snapshot

### 缺点:

- 1. page通常4KB,及时其中一个数据该更改也要复制整个page
- 2. 快照产生的存储开销与父进程(OLTP)请求更新page数量成正比



- 1. OLAP是只读的,很容易在共享相同地址空间中多线程并 行执行,可以显著提高查询速度
- 2. 图中,对数据项连续的更改,大多数数据不会发生变化, 但为最新的查询创建快照,可以及时处理实时数据
- 3. 线程快照数可能超过CPU核数,但快照会在OLAP查询后及时删除,且无需按照创建顺序删除快照
- 4. OS通过物理页的引用计数可以自动检测对应的共享快照

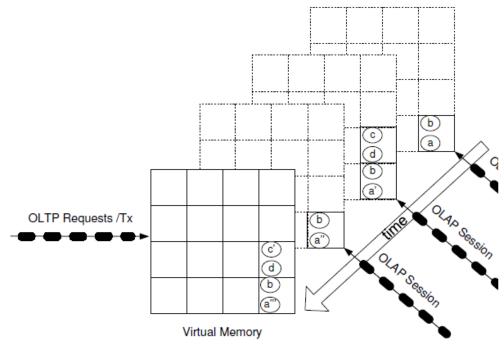


Fig. 4. Multiple OLAP Sessions at Different Points in Time



### 关键问题解决方法:

1. 隔离性: 通过线程的虚拟快照达到隔离性

2. 数据新鲜度:数据更改后快速形成最新快照

3. 事务一致性: 查询的数据总是在最新数据上查询

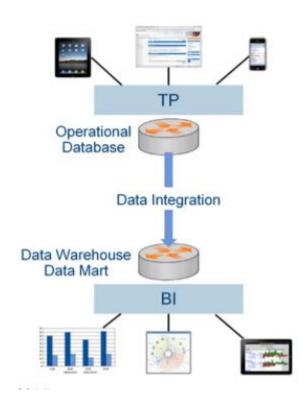
优点:新鲜度最高

### 缺点:

- 1. 不同工作负载性能影响较大,并不能为特定工作负载做优化
- 2. 交叉工作负载对硬件资源干扰较强
- 3. 依赖OS的内存数据管理
- 4. 不易扩展

# 面向HTAP的内存数据库 -隔离设计架构



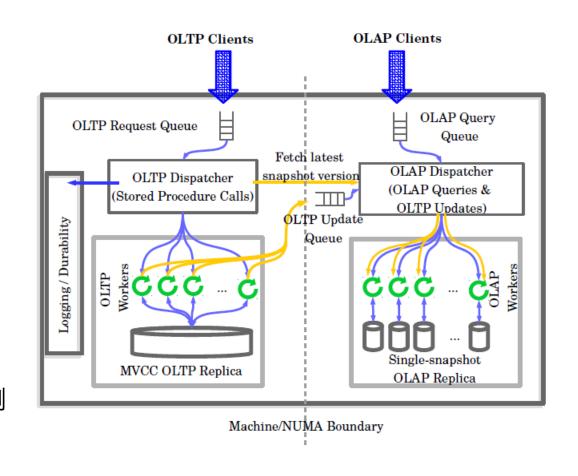


- ETL
  - 离线
  - 设计复杂性
  - 数据验证困难
- T+1
- 不同系统之间传播变化所花费的时间 通常以分钟甚至小时来衡量。当数据 输入到数据库中时,这种数据传输限 制了应用程序对数据立即采取行动的 能力。其次,部署和维护两个不同 dbms的管理开销并不小



### **BatchDB**

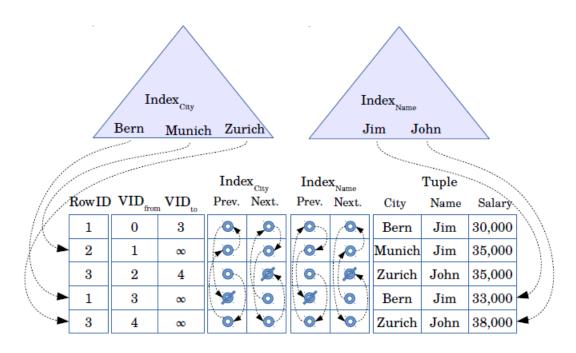
- 1. 主从复制实现
- 2. 支持TP和AP分别实现各自的算法优化和数据结构优化
- 3. 牺牲空间实现性能隔离
- 4. 通过分批调度来均衡开销(查询成批、数据传播成批)
- 5. OLAP查询等待成批以支持查询数据共享
- 6. 使用RDMA提高传输效率,不断的将副本数据推送到AP侧



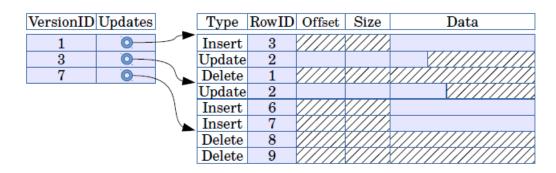
**Figure 1:** System architecture

### OLTP设计:

- 1. 数据库主副本
- 2. 处理更新事务,提供短延迟请求响应
- 3. 行式存储布局
- 4. 索引数据结构,为特定键建立索引,支持快速查找
- 5. 分批调度, OLTP请求批量处理, 共享内存带宽
- 6. 持久化日志,并将每个记录的更新日志作为传播日 志保存



**Figure 2:** OLTP Record Storage Format and Index Layout Example



**Figure 3:** Propagated update format for a specific table from a single OLTP worker thread

### OLAP设计:

- 1. OLAP分批查询
  - 1. 共享内存带宽
  - 2. 共享网络带宽

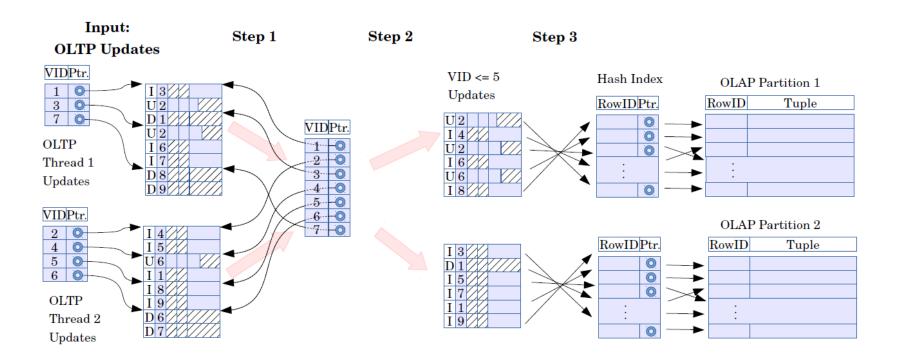


Figure 4: Process of applying propagated updates from OLTP replica into OLAP replica

- 2. 查询前获取最新事务数据
- 3. OLAP无需维护版本数据,只维护最新数据
- 4. 更新传播
  - 1. 按照快照版本ID进行排序
  - 2. 根据查询的版本快照进行分区传播处理
  - 3. 对每一个分区进行更新,查找对应元组位置,进行更新、删除、等操作,也可以支持存储布局转换

### **Janus**

- 1. 日志形式的主从复制
- 2. 支持不同请求负载不同存储格式,提交后的事务数据转变存储格式
- 3. 支持多分区、分布式事务和不同的分区策略
- 4. 执行引擎做分区元数据信息管理



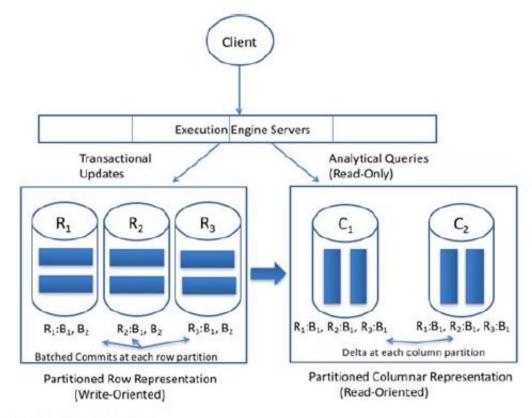
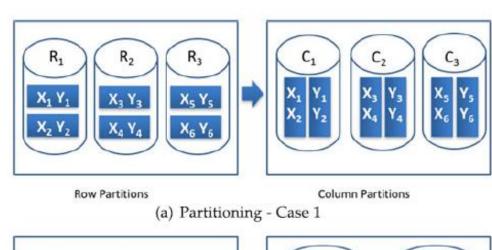


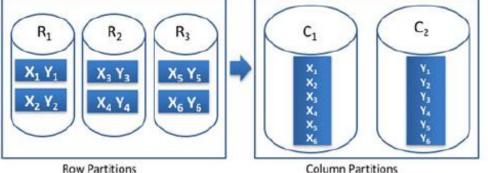
Fig. 1. Janus design.



### **Janus**

- 1.问题:分布式场景会涉及多个分区,每个分区都有对应batch,一个事务可以涉及多个batch
- 2. TP与AP分区是多对一关系
- 3. 分布式多batch如何保证一致性
  - 1. Batch中保存元数据,包含batch的id,具备涉及数据的版本号
  - 2. 事务提交时将batch的版本号信息保存到每一个行分区中。





(b) Partitioning - Case 2



### **Janus**

- 1. 核心思想:数据按照正确顺序处理,一个事务数据原子处理
- 2. 基于图依赖的算法
  - 1. 每个batch都有唯一的ID,由行分区和版本号组合
  - 2. 每个batch会被处理为图中一个节点
  - 3. 入边是该batch的依赖项
- 3. 两种依赖
  - 1. 分布式事务依赖, 互相依赖
  - 2. 顺序依赖
- 4. 依赖对象apply后才能处理,即没有入边数据

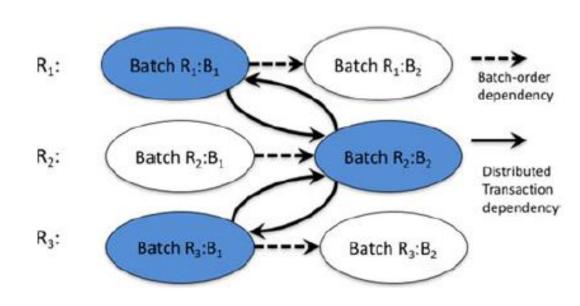


Fig. 4. Batch dependency graph.



### 关键问题解决方法:

1. 隔离性: 通过解耦硬件资源

2. 数据新鲜度:数据更新日志批量传输同步

3. 事务一致性: AP侧对事务排序还原

### 优点:

- 1. 隔离性好
- 2. 最佳优化对应的工作负载,充分发挥对应的机器性能

### 缺点:

- 1. 数据新鲜度低
- 2. 事务一致管理复杂

# 一多一面向HTAP的内存数据库 -混合设计架构



### Oracle Dual-format

- 1. 内存中维护数据两种存储格式
- 2. 面向OLAP分析表以列格式存储到内存中,对DML数据操作轻量级维护
- 3. 降低OLTP索引维护
- 4. 无缝内置到Oracle数据库引擎中,不影响原有功能(数据库恢复、灾难恢复、备份、复制、和集群高可用)

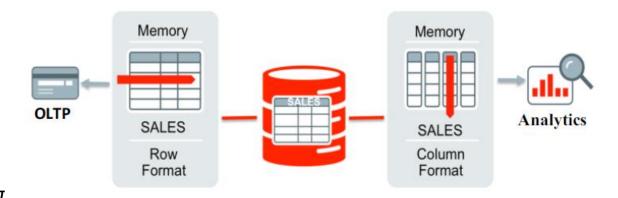
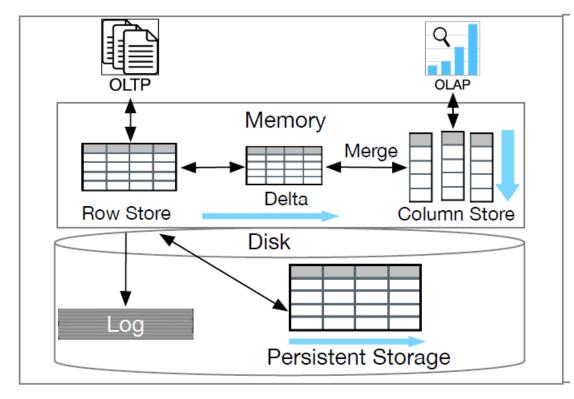


Figure 1: Dual-Format Database Architecture

Oracle Database 12c Release 1 (12.1.0.2) New Features



- 1. 列式格式数据来源与持久化后的行存数据。
- 2. IMCU: 内存管理单元,为表中数据连续分配内存进行列式数据管理
- 3. IMCU支持多种面向预期请求的数据压缩方式:
  - 1. DML: 最小压缩, 支持快速扫描
  - 2. Query:允许就地访问的压缩
  - 3. CAPACTITY: 高压缩比, 访问数据需要解压
- 4. 支持同表多种压缩方式



(a) Primary Row Store+In-Memory Column Store



### 确保一致性读

- 1. 数据库事务具有单调递增的版本标记SCN
- 2.为IMCU添加元数据跟踪单元SMU,负责跟踪该IMCU管理的数据是否有效
- 3. 行存事务发生数据更改,会产生对应的日志保留到SMU中
- 4. 列式扫描步骤:
  - 1. 先扫描SCN获取变更日志
  - 2. 提取变更日志中修改的列值
  - 3. 后扫描列式数据
  - 4. 将修改的列值与扫描列值合并返回上层
- 5. 周期性重建IMCU

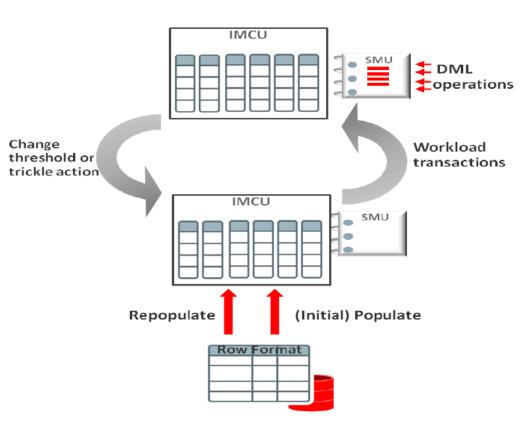


Figure 6: Change tracking and repopulate



### 关键问题解决方法:

1. 隔离性: 通过内存管理隔离

2. 数据新鲜度: AP侧主动查询事务更新的日志数据

3. 事务一致性: 数据版本号记录

### 优点:

- 1. 介于两者设计之中
- 2. 无需日志传输大开销,来获取较高数据新鲜度
- 3. 无需与TP资源竞争明显

### 缺点:

硬件资源共享,对TP和AP仍有干扰

# 面向HTAP的内存数据库 -调度式设计架构



问题: 当前没有那种机制保证不会对TP或AP引擎的损耗

- 1. 隔离系统吞吐量高, 共享系统实时性高
- 2. 查询频率高时隔离系统实时性提高

### Adaptive HTAP:

- 1. 当前业务场景主要考虑数据的新鲜度
- 2. 将HTAP作为调度问题处理
- 3. 通过弹性资源应对不同的工作负载请求+调度算法
- 4. 内存系统设计
- 5. 支持可变数据新鲜度要求的查询工作负载

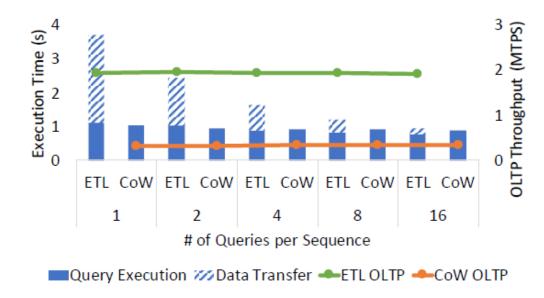


Figure 1: Trade-off between ETL- & CoW-based HTAP.



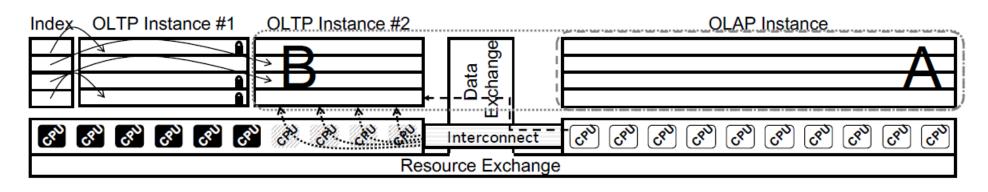


Figure 2: System architecture

### OLTP引擎设计

- 1. 具有存储管理、事务管理、线程管理
- 2. 内存中列式格式存储
- 3. 在双实例中维护和管理数据,当请求发生时 切换实例 (同时同步数据)
- 4. 索引执行最新数据所在实例位置

### OLAP引擎设计

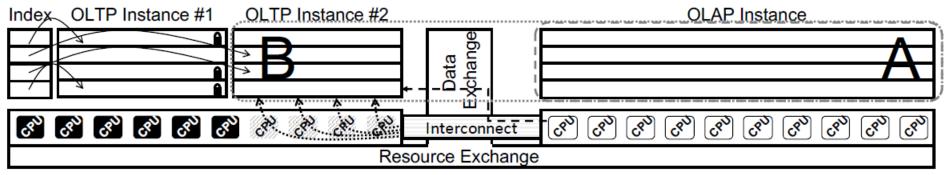
- 1. 包含存储管理、查询执行器
- 2. 存储管理具有数据访问路径插件,决定数据如何获取,具有不同的数据访问方式
  - 1. 访问AP存储和访问TP存储



### HTAP设计:

- 1. 每个引擎有自己的存储空间,并通过访问路径设置支持彼此访问存储空间
- 2. HTAP具有单向依赖:从OLAP引擎到OLTP读取数据
- 3. 核心思想:可选的共享OLTP引擎存储或复制到OLAP引擎
- 4. 引入RDE引擎
  - 1. 作为所有内存和CPU资源的所有者,
  - 2. 并为OLTP和OLAP引擎分配资源和数据,
  - 3. 决定了状态迁移
  - 4. 记录TP数据的统计信息
- 5. 三种状态: 共享OLTP和OLAP、隔离的OLAP和OLAP、混合OLTP和OLAP





状态一: 共享架构

Figure 2: System architecture

- 1. 共享内存和CPU
- 2. AP引擎请求到达时切换TP活动实例,AP直接在TP非活动实例上查询

### 状态二:隔离架构

- 1. 各个引擎服务对应的请求
- 2. AP引擎接受到请求时切换TP活动实例,将增量数据同步到OLAP存储
- 3. 网络带宽比内存带宽小,延迟较高,隔离较好

### 状态三: 混合架构

- 1. 共享内存和CPU
- 2. AP引擎请求到达时切换TP活动实例,AP引擎通过套接字向TP侧访问最新的数据



### 关键问题解决方法:

1. 隔离性: 通过调度引擎隔离硬件资源

2. 数据新鲜度:根据需求获取不同数据新鲜度数据

3. 事务一致性: 不同状态适用该状态方案

### 优点:

实现HTAP动态调度适应多种工作负载

### 缺点

- 1. 实现难度大
- 2. 实时调度难
- 3. 对硬件资源要求高

# 3 总结





	思路	优点	缺点
共享设计	1. 基于硬件的COW	1. 新鲜度最高	<ol> <li>不同工作负载性能影响较大,并不能为特定工作负载做优化</li> <li>交叉工作负载对硬件资源干扰较强</li> <li>依赖OS的内存数据管理</li> <li>不易扩展</li> </ol>
隔离设计	<ol> <li>资源物理隔离</li> <li>增量日志批量传输</li> </ol>	<ul><li>1. 隔离性好</li><li>2. 最佳优化对应的工作负载,</li><li>充分发挥对应的机器性能</li></ul>	1. 数据新鲜度低 2. 事务一致管理复杂
混合设计	1. 内存双格式处理	<ol> <li>介于两者设计之中</li> <li>无需日志传输大开销,来获取较高数据新鲜度</li> <li>无需与TP资源竞争明显</li> </ol>	硬件资源共享,对TP和AP仍有干 扰
调度式设计	<ol> <li>通过资源弹性管理</li> <li>结合调度算法进行状态切换</li> </ol>	实现HTAP动态调度适应多种工作 负载	1. 实现难度大 2. 实时调度难 3. 对硬件资源要求高





- [01] Milkai, Elena, et al. "How Good is My HTAP System?." Proceedings of the 2022 International Conference on Management of Data. 2022.
- [02] Makreshanski, Darko, et al. "BatchDB: Efficient isolated execution of hybrid OLTP+ OLAP workloads for interactive applications." *Proceedings of the 2017 ACM International Conference on Management of Data*. 2017.
- [03] Lahiri, Tirthankar, et al. "Oracle database in-memory: A dual format in-memory database." 2015 IEEE 31st International Conference on Data Engineering. IEEE, 2015.
- [04] Raza, Aunn, et al. "Adaptive HTAP through elastic resource scheduling." *Proceedings of the 2020 ACM SIGMOD International Conference on Management of Data*. 2020.