# 大数据管理系统与大规模数据分析

# 关系型数据管理系统

Volume **Variety Velocity** 

# 陈世敏

中科院计算所 计算机体系结构 国家重点实验室 ©2015-2020 陈世敏

# RDBMS的系统架构(单机)

SQL Parser
前端
Query Optimizer

Execution Engine

Transaction
management

Data Storage and Indexing

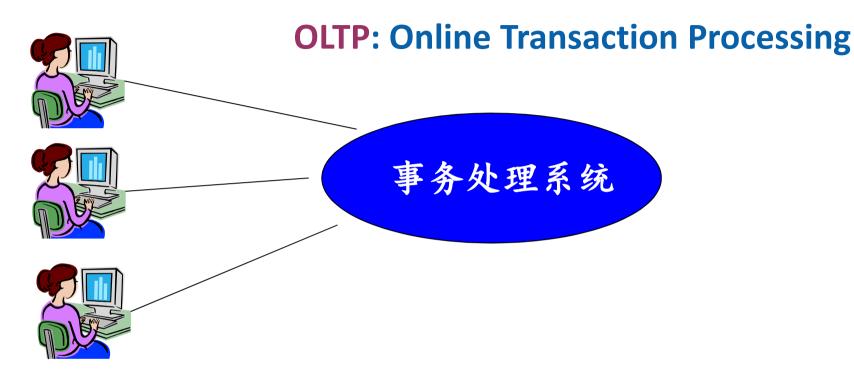
#### **Outline**

- 事务处理
- 数据仓库
- 分布式数据库

#### **Outline**

- 事务处理
  - □ ACID
  - □Concurrency Control (并发控制)
  - □ Crash Recovery (崩溃恢复)
- 数据仓库
- 分布式数据库

# 事务处理 (Transaction Processing)



- •典型例子:银行业务,订票,购物等
- •大量并发用户,少量随机读写操作

## 什么叫事务? (Transaction)

- 一个事务可能包含多个操作
  - □ select
  - □ insert/delete/update
  - □等
- 事务中的所有操作满足ACID性质

# 事务的表现形式

- 没有特殊设置
  - □那么每个SQL语句被认为是一个事务
- 使用特殊的语句
  - □开始transaction
  - □成功结束transaction
  - □异常结束transaction

#### **Transaction**

成功的事务

可以用rollback回卷事务

begin transaction;

begin transaction;

• • • • •

••••

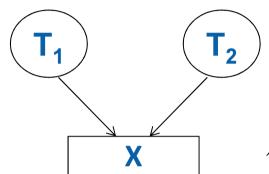
commit transaction;

rollback transaction;

#### ACID: DBMS保证事务的ACID性质

- Atomicity(原子性)
  - □ all or nothing
  - □要么完全执行,要么完全没有执行
- Consistency (一致性)
  - □从一个正确状态转换到另一个正确状态 (正确指: constraints, triggers等)
- Isolation (隔离性)
  - □每个事务与其它并发事务互不影响
- Durability (持久性)
  - □Transaction commit后,结果持久有效,crash也不消失

## 同一个数据元素被并发访问

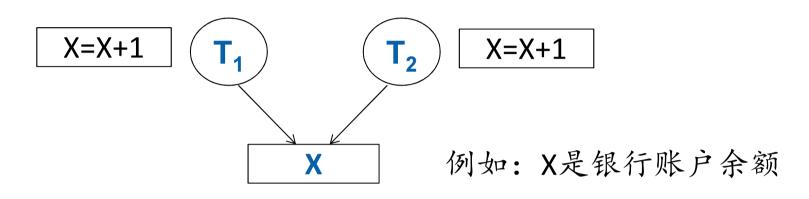


例如: X是银行账户余额

•会有什么问题?

# 数据竞争(Data Race)

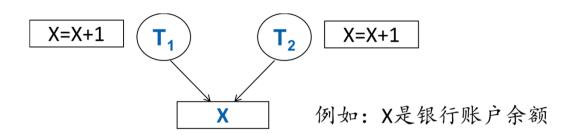
• 当两个并发访问都是写,或者一个读一个写时



- 场景: 同一个账户两笔转帐并发发生会怎样?
  - □初始: X=100
  - □最终X=?

#### **Schedule**

(调度/执行顺序)

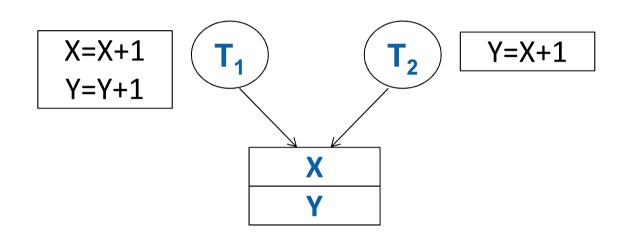


初始: X=100

T1	T2		T1	T2
Read(X) Read(X) Write(X)	Read(X) Write(X)	_	Read(X) Write(X)	Read(X) Write(X)
X=	101		<b>X</b> =1	 L02

T2的write被覆盖了

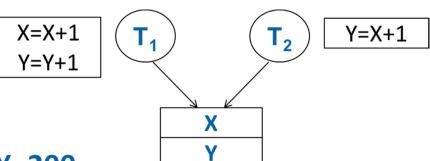
# 更复杂的情况



- 两个Transactions并发访问多个共享的数据元素
- •实际上,真实情况更加复杂

#### Schedule

(调度/执行顺序)



初始: X=100, Y=200

T1	T2	T1	T2	T1	T2
Read(X)	X=100 Read(X) Write(Y) Y=101	Read(X) Write(X)	X=101 Read(X) Write(Y) Y=102	Read(X) Write(X) Read(Y) Write(Y)	X=100 Read(X)
Write(X) Read(Y) Write(Y)		Read(Y) Write(Y)			Write(Y)
<b>Y</b> =1	L02	<b>Y</b> =1	L03	<b>Y</b> =1	L01

•••••

## 正确性问题

- •提出解决方案前,我们必须提问
- •如何判断一组Transactions正确执行?

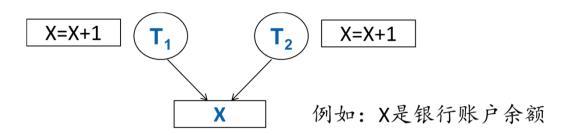
• 存在一个顺序,按照这个顺序依次串行执行这些 Transactions,得到的结果与并行执行相同

# Serializable(可串行化)

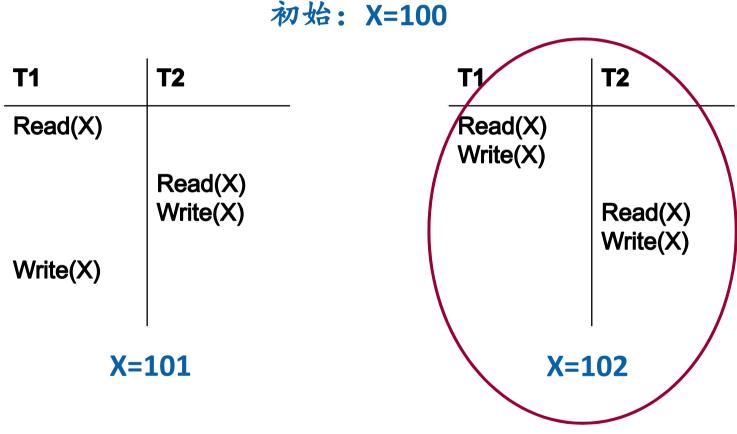
并行 执行结果 = 某个顺序的 串行执行结果

• 判断一组并行Transactions是否正确执行的标准

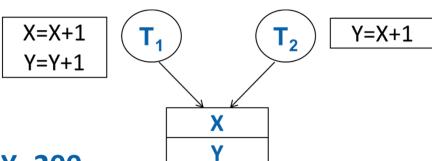
#### Serializable?



初始: X=100



#### Serializable?

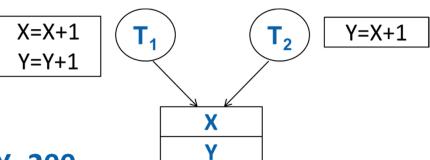


初始: X=100, Y=200

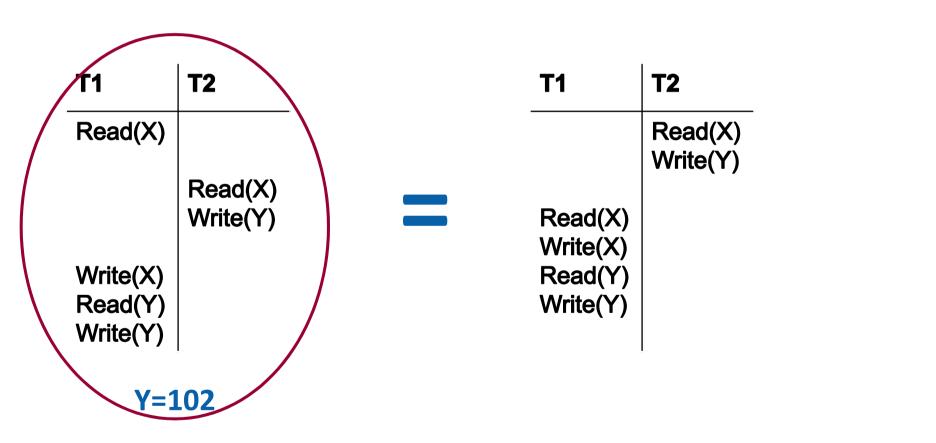
<b>/</b> f1	T2	T1	T2	T1	T2
Read(X)		Read(X) Write(X)		Read(X)	Read(X)
	Read(X) Write(Y)		Read(X) Write(Y)	Write(X) Read(Y) Write(Y)	
Write(X) Read(Y) Write(Y)		Read(Y) Write(Y)			Write(Y)
Y=1	102	<b>Y</b> =1	L03	<b>Y</b> =1	L <b>01</b>

•••••

#### Serializable?



初始: X=100, Y=200



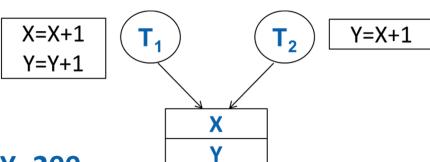
## 数据冲突引起的问题

- Read uncommitted data (读脏数据) (写读)
  - □在T2 commit之前, T1读了T2已经修改了的数据
- Unrepeatable reads(不可重复读) (读写)
  - □在T2 commit之前, T1写了T2已经读的数据
  - □如果T2再次读同一个数据,那么将发现不同的值
- Overwrite uncommitted data (更新丢失) (写写)
  - □在T2 commit之前, T1重写了T2已经修改了的数据

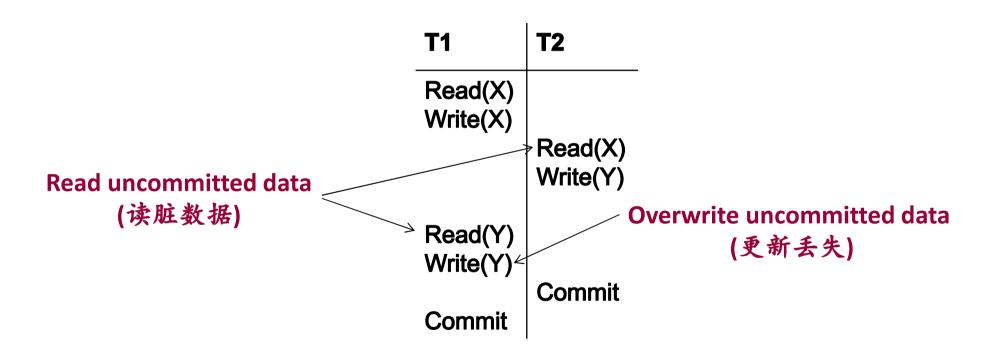
#### **Isolation Level**

	Read uncommitted data(写读)	Unrepeatable Read (读写)	Overwrite uncommitted Data(写写)	
Serializable	no	no	no	
Repeatable Read	no	no	possible	
Read committed	no	possible	possible	
Read uncommitted	possible	possible	possible	

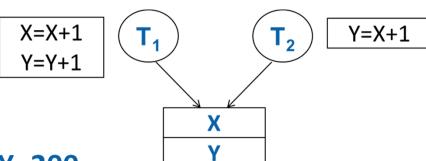
# 问题举例



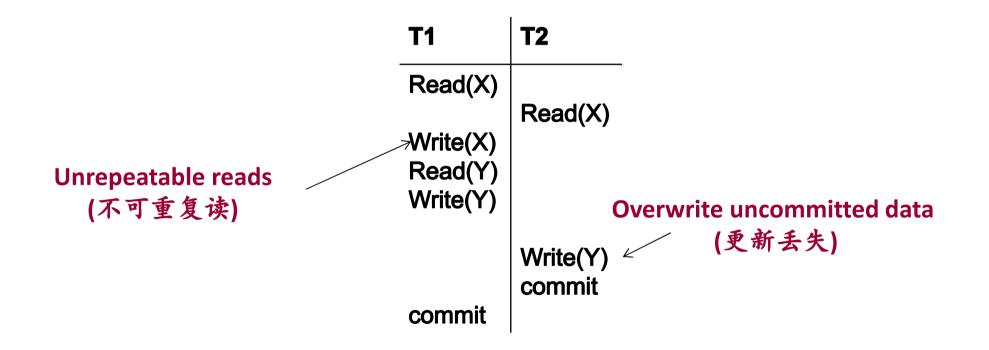
初始: X=100, Y=200



# 问题举例



初始: X=100, Y=200



## 两大类解决方案

#### • Pessimistic (悲观)

- □假设:数据竞争可能经常出现
- □防止:采用某种机制保证数据竞争不会出现
  - 如果一个Transaction  $T_1$ 可能和正在运行的其它Transaction有冲突,那么就让这个 $T_1$ 等待,一直等到有冲突的其它所有Transaction都完成为止,才开始执行。

#### • Optimistic (乐观)

- □假设:数据竞争很少见
- □检查: 先执行, 在提交前检查是否没有数据竞争
  - 允许所有Transaction都直接执行
  - 但是Transaction不直接修改数据,而是把修改保留起来
  - 当Transaction结束时,检查这些修改是否有数据竞争
    - 没有竞争, 成功结束, 真正修改数据
    - 有竞争, 丢弃结果, 重新计算

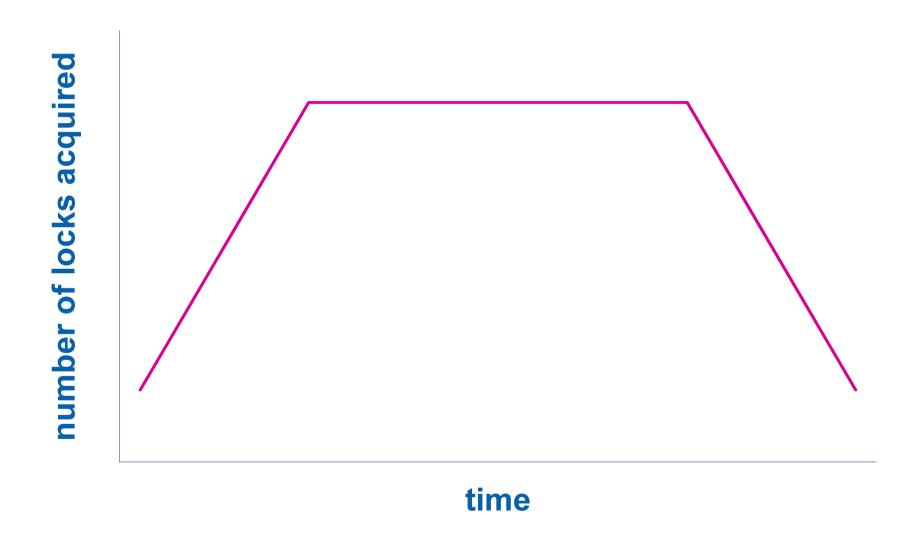
#### Pessimistic: 加锁

- 使用加锁协议来实现
- •对于每个事务中的SQL语句,数据库系统自动检测 其中的读、写的数据
- 对事务中的读写数据进行加锁
- 通常采用两阶段加锁(2 Phase Locking)

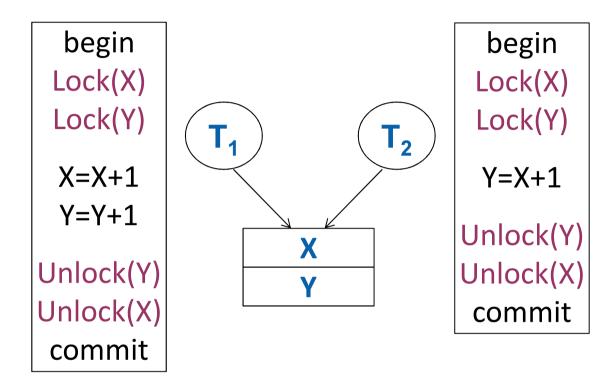
## 2 Phase Locking

- Pessimistic concurrency control
- 对每个访问的数据都要加锁后才能访问
- 算法如下
  - □在Transaction开始时,对每个需要访问的数据加锁
    - 如果不能加锁,就等待,直到加锁成功
  - □执行Transaction的内容
  - □在Transaction commit前,集中进行解锁
  - □ Commit
- 有一个集中的加锁阶段和一个集中的解锁阶段
  - □由此得名

## 2PL的执行过程



## 举例



• 这样一来,两个transactions不会同时执行

# 为什么一定要2-phase?

begin begin Lock(X) Lock(X) Lock(Y) X=X+1 $\mathsf{T_2}$ Unlock(X) Y=X+1Lock(Y) Unlock(Y) X Y=Y+1Unlock(X) Unlock(Y) commit commit **T2 T1** Read(X) Write(X) Read(X) • 有问题吗? Write(Y) Read(Y)

Write(Y)

## 实现细节1:读写的锁是不同的

• Shared lock(S): 保护读操作

• Exclusive lock(X): 保护写操作

#### **Lock Compatibility Matrix**

	Shared Lock(S)	Exclusive Lock(X)
Shared Lock(S)	√	X
Exclusive Lock(X)	X	X

# 实现细节2: Lock Granularity

- 锁的粒度是不同的
  - □ Table?
  - □ Record?
  - □ Index?
  - ☐ Leaf node?
- Intent locks
  - □IS(a): 将对a下面更细粒度的数据元素进行读
  - □IX(a): 将对a下面更细粒度的数据元素进行写
- 为了得到S,IS: 所有祖先必须为IS或IX
- •为了得到X,IX:所有祖先必须为IX

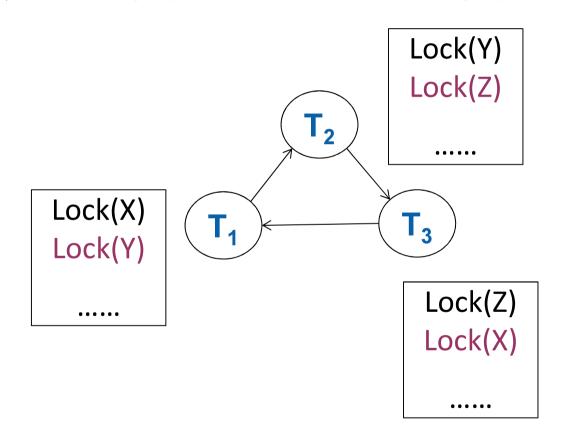
# 实现细节2: Lock Granularity

Lock Compatibility Matrix

	IS (intent shared)	IX (intent exclusive)	S (shared)	X (exclusive)
IS	<b>√</b>	<b>√</b>	<b>√</b>	X
IX	<b>√</b>	<b>V</b>	X	Х
S	<b>√</b>	X	<b>√</b>	Х
X	X	X	Х	Х

## 实现细节3: deadlock

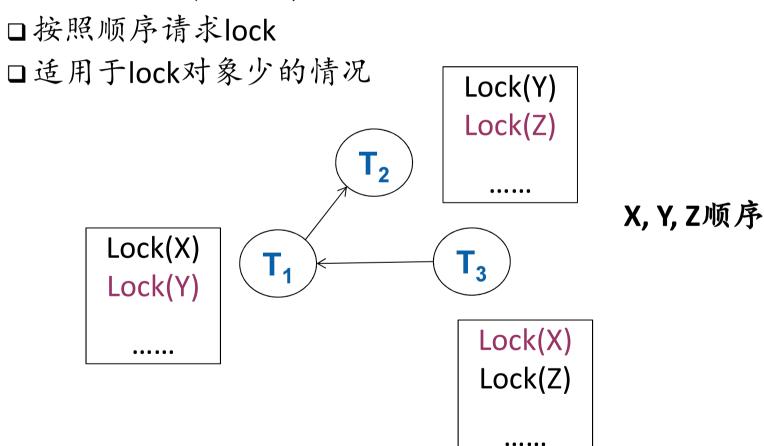
- •什么情况下会出现死锁?
  - □最重要的条件: circular wait 循环等待(wait in a loop?)



## 如何解决deadlock问题?

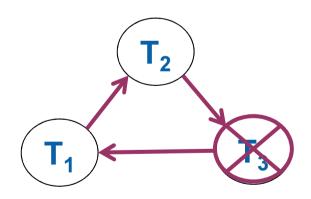
#### • 死锁避免

□规定lock对象的顺序



## 如何解决deadlock问题?

- ·数据库的lock对象很多,不适合死锁避免
- 死锁检测
  - □周期地对长期等待的Transactions检查是否有circular wait
  - □如果有,那么就选择环上其中一个Transaction abort



## 乐观的并发控制: 不采用加锁

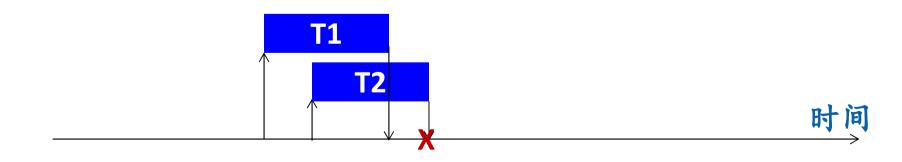
- 事务执行分为三个阶段
  - □读: 事务开始执行, 读数据到私有工作区, 并在私有工作区, 上完成事务的处理请求, 完成修改操作
  - □验证:如果事务决定提交,检查事务是否与其它事务冲突
    - 如果存在冲突,那么终止事务,清空私有工作区
    - 重试事务
  - □写:验证通过,没有发现冲突,那么把私有工作区的修改 复制到数据库公共数据中
- 优点: 当冲突很少时, 没有加锁的开销
- 缺点: 当冲突很多时,可能不断地重试,浪费大量资源,甚至无法前进

## 多种乐观并发控制方案

- 具体的读、验证、写的机制不同
- 有多种方案, 我们这里介绍
  - □ Snapshot Isolation

### 另一种并发控制方法:Snapshot Isolation

- 一种Optimistic concurrency control
- Snapshot: 一个时点的数据库数据状态
- Transaction
  - □在起始时点的snapshot
  - □读: 这个snapshot的数据
  - □写: 先临时保存起来, 在commit时检查有无冲突, 有冲突就abort
    - First writer wins



### 另一种并发控制方法: Snapshot Isolation

• 在某些情况下, Snapshot Isolation不是Serializable的

初始: x=10; y=10

要求: x+y>=0 两个账户总和不能透支

```
T1

if (x + y \ge 20) {
  x = x - 20;
}
```

T2
if 
$$(x + y \ge 20)$$
 {
 $y = y - 20$ ;
}

结果: x= -10; y= -10

在Snapshot Isolation下, T1与T2可以同时正确执行。 注意:虽然在每个事物中, x+y>0, 但总结果却不是了

# Durability (持久性) 如何实现?

• Transaction commit后,结果持久有效,crash不消失

#### • 想法一

- □在transaction commit时,把所有的修改都写回硬盘
- □只有当写硬盘完成后, 才commit

#### • 有什么问题?

□正确性问题:如果写多个page,中间掉电,怎么办?

Atomicity被破坏了!

□性能问题: 随机写硬盘, 等待写完成

# 解决方案: WAL (Write Ahead Logging)

- 什么是Logging
- •什么是Write-Ahead
- 怎样保证Durability
- 怎么实现Write-Ahead Logging
- Crash Recovery

经典算法: ARIES

# 什么是Transactional Logging(事务日志)

- 事务日志记录(Transactional Log Record)
  - □记录一个写操作的全部信息

- •例如:记录的修改操作的日志记录 (LSN, tID, opID, pageID, slotID, columnID, old value, new value, prevLSN)
  - LSN: Log sequence number,是一个不断递增的整数,唯一代表一个记录;每产生一个日志记录,LSN加1
  - tID: transaction ID
  - opID: 写操作类型
  - pageID, slotID, columnID: 定位到具体一个页的一个记录的一个列
  - old value, new value: 旧值和新值
  - prevLSN: 这个事务的前一个日志记录的序号

# 什么是Transactional Logging(事务日志)

- 写操作: 产生一个事务日志记录
- Commit: 产生一个commit日志记录 □ (LSN, tID, commit)
- Abort: 产生一个abort日志记录 □ (LSN, tID, abort)

- 日志记录被追加(append)到日志文件末尾
  - □日志文件是一个append-only的文件
  - □文件中日志按照LSN顺序添加

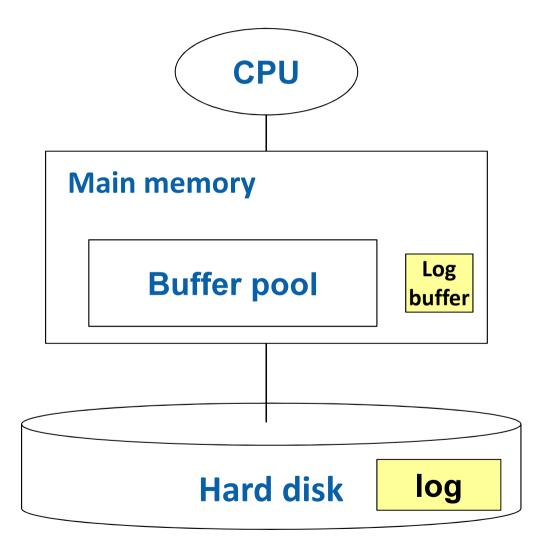
# 什么是Write-Ahead Logging?

- Write-Ahead的意思
  - □ Logging 总是先于实际的操作
  - □Logging 相当于意向,先记录意向,然后再实际操作
- 具体而言
  - □写操作
    - 先Logging
    - 然后执行写操作
  - □ Commit
    - 先记录commit 日志记录
    - 然后commit

# WAL怎样保证Durability?

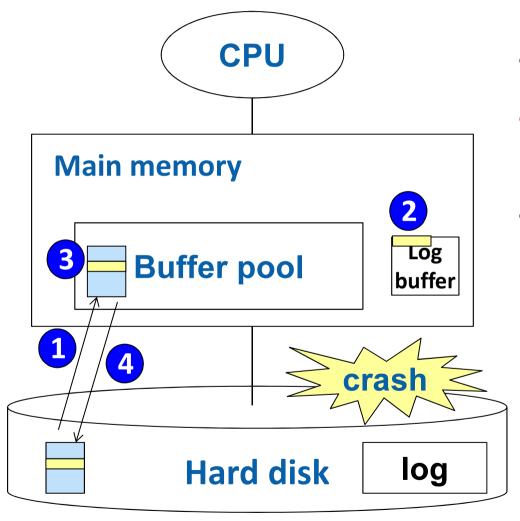
- 条件: 日志是Durable的
- 当出现掉电时,可以根据日志发现所有写操作
  - □总是先记录意向, 然后实际操作
  - □所以只有存在日志记录,相应的操作才有可能发生
- 对于Transaction X, 寻找X的commit日志记录
  - □如果找到,那么X已经commit了
  - □如果没找到,那么X没有完成
- 己Commit
  - □根据日志记录,确保所有的写操作都完成了
- 没有commit
  - □根据日志记录,对每个写操作检查和恢复原值

# 实现: WAL (Write Ahead Logging)



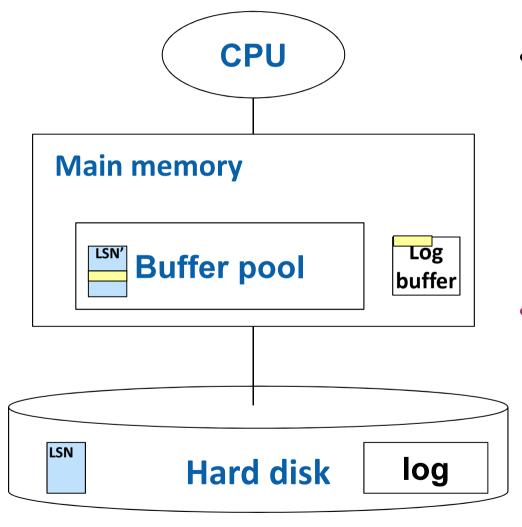
- Log: 硬盘上日志文件
- Log buffer: 在内存中分配一个缓冲区
- 日志写在log buffer中
- 当commit时 write+flush log buffer
- 有什么问题?

# 实现: WAL (Write Ahead Logging)



- 日志写在log buffer中
- 当commit时write+flush log buffer
- 有什么问题?
  - □ Dirty page可能被写回硬盘!
  - □掉电后,硬盘上数据已经 修改,但是log没有记录!

# 实现: WAL (Write Ahead Logging)



- 解决方法:
  - □ Page header记录本page 最新写的LSN
  - □ Buffer pool在替代写回一个dirty page时,必须保证page LSN之前的所有日志已经flush过了
- 保证: 日志记录一定是先于修改后的数据出现在硬盘上

# Checkpoint (检查点)

- 为什么要用checkpoint?
  - □为了使崩溃恢复的时间可控
  - □如果没有checkpoint,可能需要读整个日志,redo/undo很多工作
- 定期执行checkpoint
- checkpoint的内容
  - □当前活动的事务表:包括事务的最新日志的LSN
  - □当前脏页表:每个页最早的尚未写回硬盘的LSN

#### **Log Truncation**

- Log file不能无限地增长
- 什么情况下一个日志记录不需要了?
  - □对应的transaction完成了
  - □对应的写操作已经在硬盘上了
- •如果LSN之前的所有日志记录都不需要了,那么就可以删除 LSN之前的Log (这就是log truncation)
  - □ Hot page 问题: 一个page经常被更新, 总是在buffer pool中, 很长时间也不写回硬盘, 而硬盘上对应的page很长时间没有更新, 使得log truncation 难以进行
  - □ 定期地把长时间缓存在buffer pool中的dirty page写回(例如,在检查点时做)
  - □ LSN= min(脏页最早的尚未写回硬盘的LSN)
    - 这个LSN之前的所有日志都可以丢弃

#### **Crash Recovery**

• 系统定期把当前活跃的Transaction信息(tID, earliest LSN)记录在log中

log	检查点	检查点	crash

- Crash后重新启动
- ARIES算法
  - □分析阶段
  - □redo阶段
  - □undo阶段

#### 崩溃恢复:分析阶段

- 找到最后一个检查点
  - □检查点的位置记录在硬盘上一个特定文件中
  - □读这个文件,可以得知最后一个检查点的位置
- 找到日志崩溃点
  - □如果是掉电等故障,必须找到日志的崩溃点
  - □ 当日志是循环写时,需要从检查点扫描日志,检查每个日志页的校验码,发现校验码出错的位置,或者LSN变小的位置
- 确定崩溃时的活跃事务和脏页
  - □最后一个检查点时的活跃事务表和脏页表
  - □正向扫描日志,遇到commit,rollback,begin更新事务表
    - 同时记录每个活动事务的最新LSN
  - □遇到写更新脏页表
    - 同时记录每个页的最早尚未写回硬盘的LSN

#### 崩溃恢复: Redo阶段

- •目标:把系统恢复到崩溃前瞬间的状态
- 找到所有脏页的最早的LSN
- ●从这个LSN向日志尾正向读日志 □Redo每个日志修改记录
- •对于一个日志记录
  - □如果其涉及的页不在脏页表中, 那么跳过
  - □如果数据页的LSN>=日志的LSN, 那么跳过
    - 数据页已经包含了这个修改
  - □其它情况,修改数据页

#### 崩溃恢复: Undo阶段

- •目标:清除未提交的事务的修改
- 对于所有在崩溃时活跃的事务
  - □找到这个事务最新的LSN
  - □通过反向链表, 读这个事务的所有日志记录
- undo所有未提交事务的修改
  - □Undo时,比较数据页的LSN和日志的LSN
  - □if (数据页LSN>=日志LSN) 时, 才进行undo

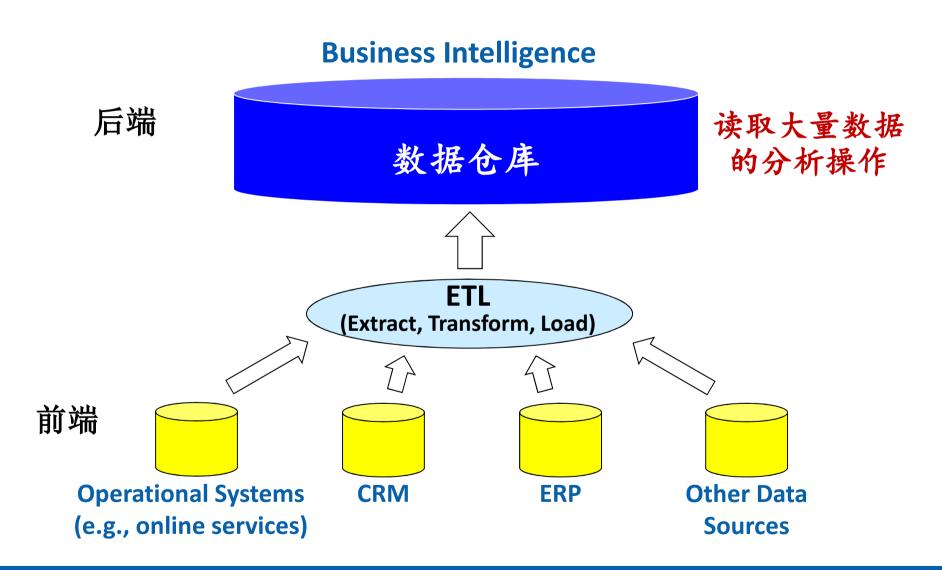
## 介质故障的恢复

- 如果硬盘坏了,那么日志可能也损坏了□无法正常恢复
- 硬件的方法: RAID (冗余盘阵列)
- •如果整个RAID坏了,怎么办?
- 需要定期replicate备份数据库
  - □备份数据库数据
  - □更频繁地备份事务日志
  - □那么就可以根据数据和日志恢复数据库状态
  - □例如: 双机系统

#### **Outline**

- 事务处理
- 数据仓库
  - **OLAP**
  - □行式与列式数据库
- 分布式数据库

# 数据仓库 (Data Warehouse)



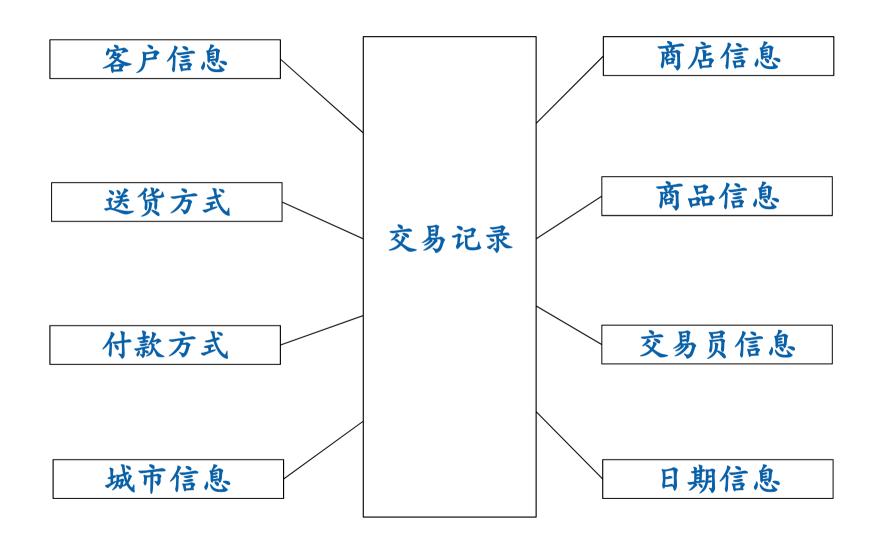
# 数据仓库 vs. 事务处理

- 数据仓库
  - □少数数据分析操作
  - □每个操作访问大量的数据
  - □分析操作以读为主

#### • 事务处理

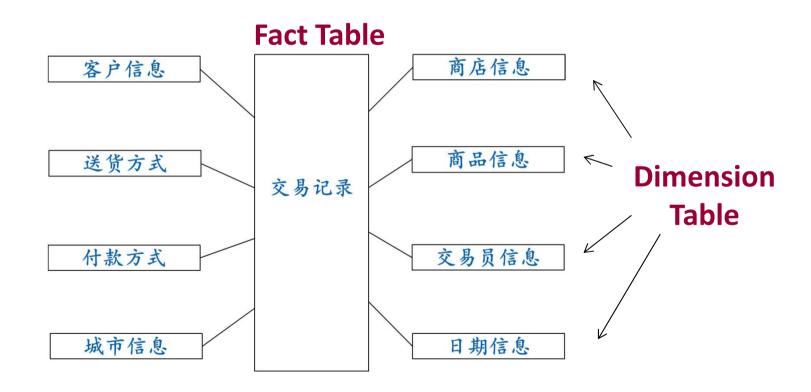
- 口大量的并发transactions
- □每个transaction访问很 少的数据
- □读写

#### Star Schema: 数据仓库中常见



### Star Schema: 数据仓库中常见

- 一个很大的fact table,多个dimension table
- Primary key foreign key



# 常见的query形式

```
select ...
from fact, dim1, dim2, ..., dimk
where (dim1.a op val1) and
       (dim2.b op val2) and
       (dimk.z op valk) and
       join key constraints
group by ...
having ...
```

在dimension表上施加约束条件,对fact表进行统计分析

#### **OLAP**

- Online Analytical Processing(联机分析处理)
- ●数据仓库通常是OLAP的基础 □OLAP是在数据仓库的基础上实现的
- OLAP的基本数据模型是多维矩阵
  - □例如,在多个dimension上进行group by操作
  - □得到的多维矩阵的每项代表一个分组, 每项的值是Fact表上对于这个分组的聚集统计值
- 称作: Data Cube (数据立方)

## Data Cube(数据立方)

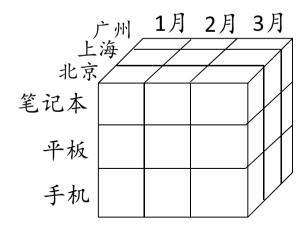
• 例如, 二维的数据立方, 记录分组的统计数据

时间

商品

	1月	2月	3月
笔记本	1000	1500	1600
平板	2000	2500	3000
手机	3000	3100	3200

• 例如, 三维的数据立方



# Data Cube(数据立方)

- 多维的数据表示
  - □适合对趋势的分析
  - □可以从宏观到微观, 从微观到宏观
- 常用操作
  - □ Roll up / drill down
  - ☐ Slice, dice

## Data Cube(数据立方): rollup(上卷)

• 例如, 二维的数据立方

#### Rollup 时间维度

#### 时间

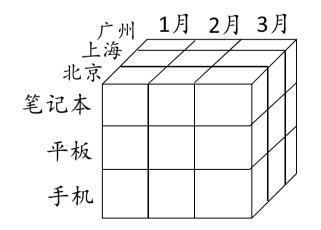
1月2月3月笔记本100015001600平板200025003000手机300031003200



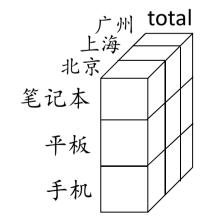
商品

	total
笔记本	4100
平板	7500
手机	9300

• 例如, 三维的数据立方







商品

# Data Cube(数据立方): drill down(下钻)

• 例如, 二维的数据立方

时间维度

#### 时间

商品

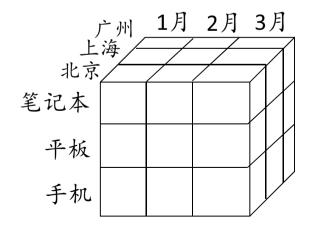
	1月	2月	3月
笔记本	1000	1500	1600
平板	2000	2500	3000
手机	3000	3100	3200



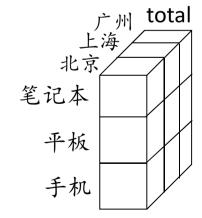
商品

	total
笔记本	4100
平板	7500
手机	9300

• 例如, 三维的数据立方







#### 概念层级

- 在一个维度上有可能可以定义层级
  - □时间: 年-月-日
  - □地点: 国家-省-市
  - □商品: 品种-具体型号-不同厂家的同类产品
  - □等等
- 前面的例子
  - □Roll up: 在某维上求和,降维
  - □ Drill down: 把某维的和分解, 增维
- 还可以对概念层级操作
  - □Roll up: 在某维上, 从细粒度到粗粒度
  - □Drill down: 在某维上, 从粗粒度到细粒度

# Data Cube(数据立方): slice(切片)

在某维上选一个值

• 例如, 二维的数据立方

时间

商品

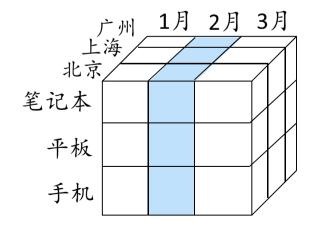
	1月	2月	3月
笔记本	1000	1500	1600
平板	2000	2500	3000
手机	3000	3100	3200



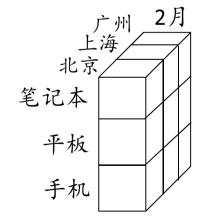
商品

	2月
笔记本	1500
平板	2500
手机	3100

• 例如, 三维的数据立方







### Data Cube(数据立方): dice(切块)

在多维上选多个值

• 例如, 二维的数据立方

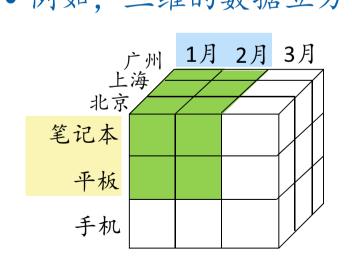
时间

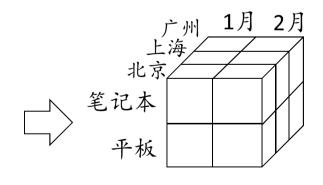
	1月	2月	3月
笔记本	1000	1500	1600
平板	2000	2500	3000
手机	3000	3100	3200

时间

	1月	2月
笔记本	1000	1500
平板	2000	2500

• 例如, 三维的数据立方

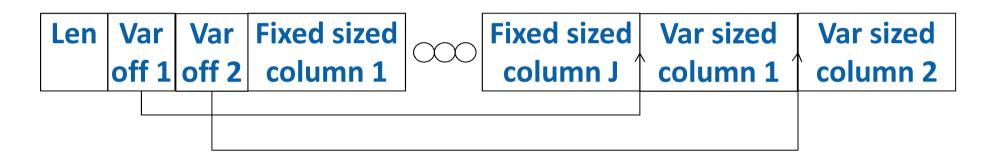




商品

### 行式数据存储

tuple



- 每个记录中把所有的列相邻地存放
- 优点
  - □多个列的值,可以一次I/O都得到
  - □ 适合于OLTP, 同时需要读写同一个记录的多个列的值
- 对于数据分析操作有什么问题?

只使用少数列

### 列式数据存储

• 每个列产生一个文件, 存储所有记录中该列的值

ID	Name	Birthday	Gender	Major	Year	GPA
131234	张飞	1995/1/1	男	计算机	2013	85
145678	貂蝉	1996/3/3	女	经管	2014	90
129012	孙权	1994/5/5	男	法律	2012	80
121101	关羽	1994/6/6	男	计算机	2012	90
142233	赵云	1996/7/7	男	计算机	2014	95

#### 存储为7个列文件

ID	Name	Birthday	Gender	Major	Year	GPA
131234	张飞	1995/1/1	男	计算机	2013	85
145678	貂蝉	1996/3/3	女	经管	2014	90
129012	孙权	1994/5/5	男	法律	2012	80
121101	关羽	1994/6/6	男	计算机	2012	90
142233	赵云	1996/7/7	男	计算机	2014	95

#### 为什么要用列式存储?

- 数据仓库的分析查询
  - □大部分情况只涉及一个表的少数几列
  - □会读一大部分记录
- 在这种情况下, 行式存储需要读很多无用的数据
- 采用列式存储可以降低读的数据量

ID	Name	Birthday	Gender	Major	Year	GPA
131234	张飞	1995/1/1	男	计算机	2013	85
145678	貂蝉	1996/3/3	女	经管	2014	90
129012	孙权	1994/5/5	男	法律	2012	80
121101	关羽	1994/6/6	男	计算机	2012	90
142233	赵云	1996/7/7	男	计算机	2014	95

## 列式存储的压缩

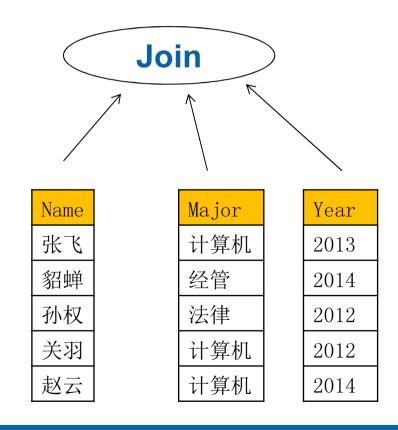
- 每个文件存储相同数据类型的值
- 数据更容易被压缩
- 比行式存储有更高的压缩比

rear	
2013	
2014	
2012	
2012	
2014	

可以有多种简单的方法压缩

## 列式存储的问题

- 如果用到了一个表的多个列
- •太多列拼装在一起,付出拼装代价很大



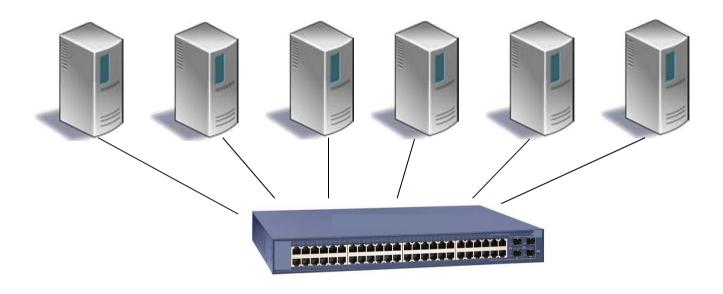
#### **Outline**

- 事务处理
- 数据仓库
- 分布式数据库
  - □系统架构
  - □分布式查询处理
  - □分布式事务处理

# 三种架构

- Shared memory
  - □多芯片、多核
  - □ 或Distributed shared memory
- Shared disk
  - □多机连接相同的数据存储设备
- Shared nothing
  - □普通意义上的机群系统
  - □由以太网连接多台服务器

# **Shared Nothing**



- 系统架构
- 关键技术

# 系统架构

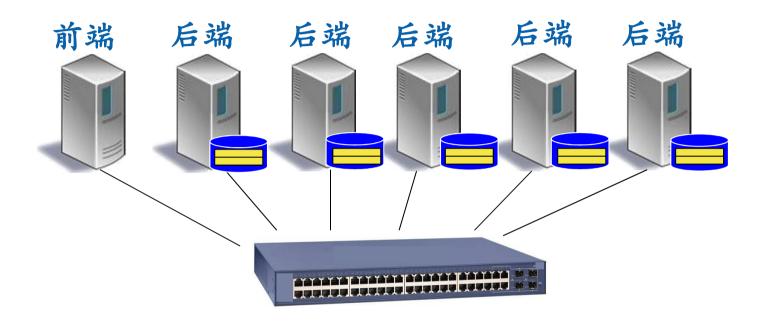


- 一个coordinator运行前端产生并行的query plan
- 每台worker服务器上都有后端
- Coordinator协调worker服务器执行

## 关键技术

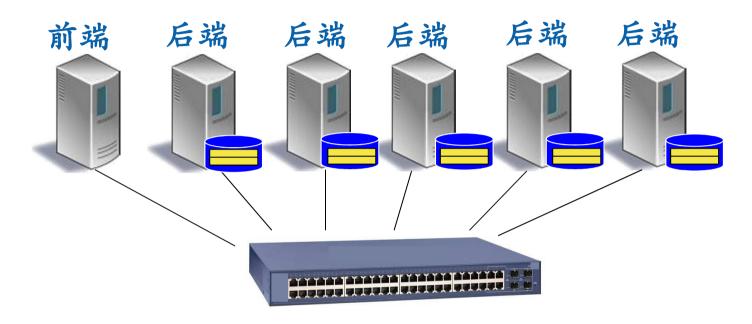
- Partitioning (划分)
  - □把数据分布在多台服务器上
  - □通常采用Horizontal partitioning
    - 把不同的记录分布在不同的服务器上
- Replication (备份)
  - □为了提高可靠性
  - □对性能的影响
    - 读?可能提高并行性
    - 写?额外代价

#### **Horizontal Partitioning**



- Hash partitioning
  - □ 类似GRACE: machine ID = hash(key) % MachineNumber
- Range partitioning
  - □每台服务器负责一个key的区间,所有区间都不重叠

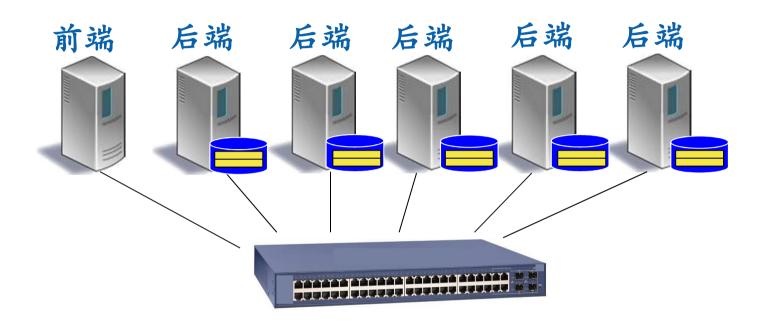
# 并行执行



- Filter √
- Project √
- ☞ Join 可以并行执行吗?

#### Join



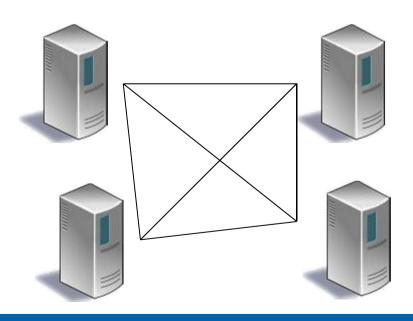


- 如果partition key就是join key,那么类似GRACE可以并行执行,每台机器单机join
- 其它情况?

# partition key不是join key?

 $R\bowtie_{R,a=S,b}S$ 

- 在Join key上进行分布式partitioning
  - 口这一步类似GRACE中的I/O partitioning
  - □使同一个划分放在同一台机器上
  - □需要大量的数据传输
- 然后再join



# 分布式事务

```
Begin Transaction;

X=X+1;

Y=Y+1;

Commit Transaction;
```



- 如果一个事务读写的数据分布在不同机器上
- 怎么支持?

#### 2 Phase Commit

#### **Coordinator**

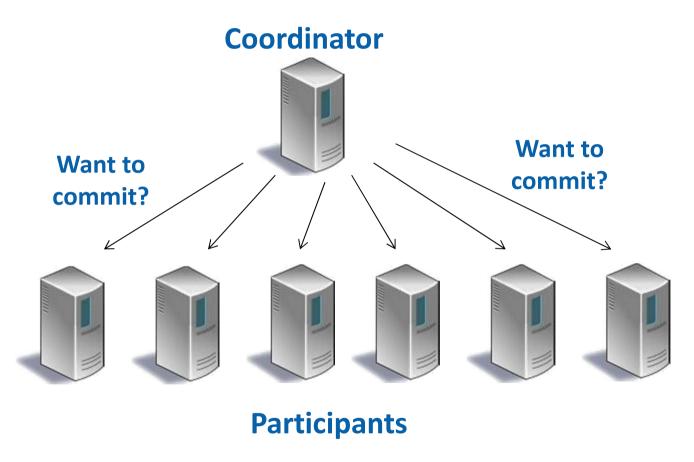




**Participants** 

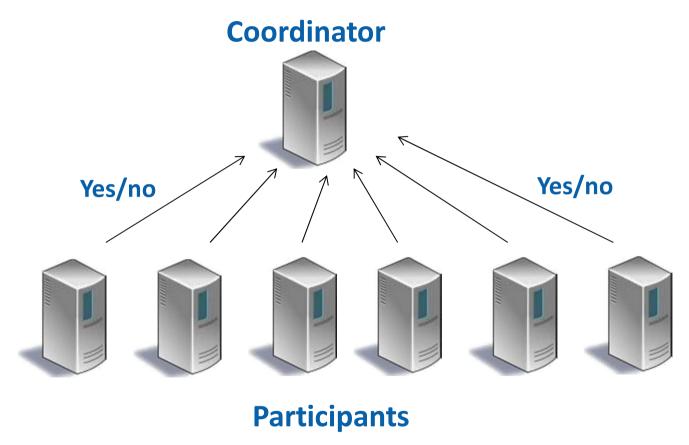
- Participant: 完成分布式事务的部分读写操作
- Coordinator: 协调分布式事务的进行

## 2 Phase Commit: phase 1 (voting)

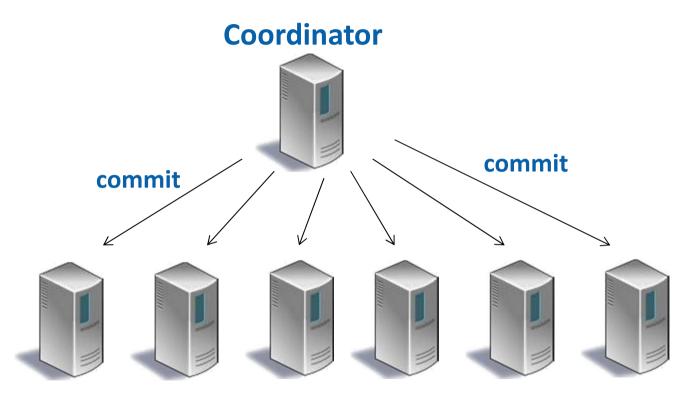


• Coordinator向每个participant发送query to commit消息

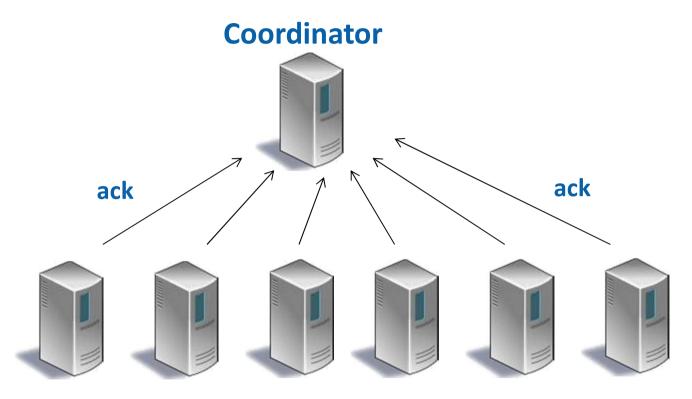
## 2 Phase Commit: phase 1 (voting)



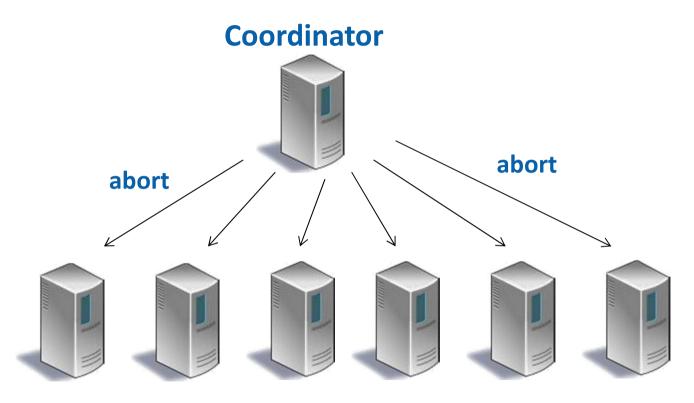
- Coordinator向每个participant发送query to commit消息
- 每个participant根据本地情况回答yes 或 no



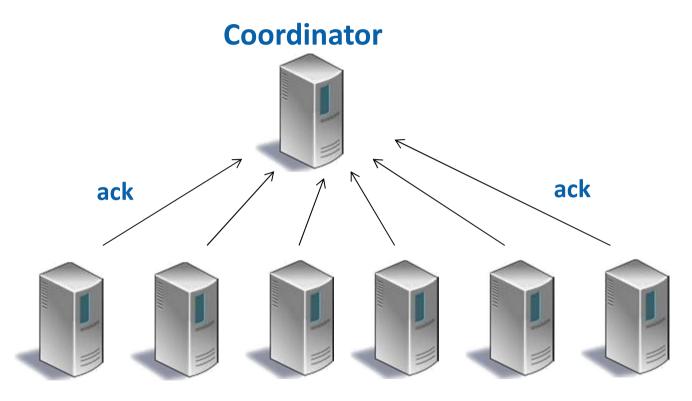
- 当所有的回答都是yes, transaction 将commit
- Coordinator向每个participant发送commit消息



- 当所有的回答都是yes, transaction 将commit
- Coordinator向每个participant发送commit消息
- Participant 回答acknowledgment



- 当至少一个的回答是no, transaction 将abort
- Coordinator向每个participant发送abort消息



- 当至少一个的回答是no, transaction 将abort
- Coordinator向每个participant发送abort消息
- Participant 回答acknowledgment

# 崩溃恢复

- •恢复时日志中可能有下述情况
  - □有commit或abort记录:那么分布式事务处理结果已经收到,进行相应的本地commit或abort
  - □有prepare, 而没有commit/abort: 那么分布式事务的处理 结果未知, 需要和prepare记录中的coordinator进行联系
  - □没有prepare/commit/abort: 那么本地abort

#### **Outline**

- 事务处理
  - □ ACID
  - □ Concurrency Control (并发控制)
  - □ Crash Recovery (崩溃恢复)
- 数据仓库
  - □ OLAP
  - □行式与列式数据库
- 分布式数据库
  - □系统架构
  - □分布式查询处理
  - □分布式事务处理

# 课后问题

- 1. 请说明2PL(两阶段锁)协议
- 2. 什么是WAL?