

分布式金融系统基础

任杰

2020 年 5 月 31 日



目录

第一章 引言	9
第二章 抛砖引玉-直观方案	11
2.1 多服务 + 单 DB	11
2.2 多服务 + 多 DB	11
第三章 业务建模-领域模型	13
第四章 业务实现-事件溯源设计模式	15
4.1 核心模型	15
4.2 数据持久化	15
4.3 CQRS	15
4.4 同步调用	16
4.5 满足的功能	16
4.6 优化	16
4.7 数学视角	16
4.8 维护	16
4.9 其他案例	16
第五章 消除数据单点	17
5.1 为什么要做数据复制	17
5.2 常见考虑点	17
5.3 单 leader 解法	17
5.4 不合适的其它选择	17
5.4.1 多 leader 解法	17
5.4.2 无 leader 解法	18
5.5 Kafka 举例	18
5.5.1 Kafka 实现原理	18
5.5.2 用 kafka 实现	18
第六章 消除服务单点	19
6.1 解决问题	19
6.2 问题复杂度	19
6.3 假设有正确的服务发现	19
6.4 总结	19

第七章 不再多龙治水-在分布式系统中达成共识	21
7.1 共识的定义	21
7.2 线性一致性的定义	21
7.3 复制状态机	21
7.4 consensus 历史	21
7.5 raft 协议介绍	21
7.6 和事件溯源结合	21
7.7 deploy 方式	21
7.8 研发成本	22
第八章 横向扩展	23
8.1 分库的策略	23
8.2 基于消息的事务补偿	23
8.3 分布式事务和 tcc	23
8.4 层级嵌套的分布式事务	23
8.5 分布式查询需要次级索引	23
8.6 动态分库与合并	23
8.7 分布式快照	23
8.8 逻辑时间	23
8.8.1 逻辑时间的作用	23
8.8.2 逻辑时间的定义	24
8.8.3 标量时间	25
8.8.4 矢量时间	25
8.9 物理时间	25
8.9.1 时间的定义	25
8.9.2 时间的作用	26
8.9.3 时间的性质	26
8.9.4 时间的获取	26
8.9.5 时间存在的问题	27
8.10 分布式快照算法	27
第九章 内存外置-缓存设计	29
9.1 纯 kv 设计	29
9.2 可持久化 kv 设计	29
9.2.1 优化写	29
9.2.2 优化读	29
9.2.3 总结	29
9.3 kv 分区	29
9.4 基于缓存的实时查询	29
第十章 数据持久化	31
10.1 object relation mismatch	31
10.2 数据库架构	31
10.3 事务的定义	31
10.4 事务实现	31

目录	5
10.5 数据存储方式	31
10.6 分布式数据库	31
10.7 常见问题	31
第十一章 严格一次执行	33
11.1 至少一次	33
11.2 严格一次	33
11.3 通过消息系统	33
第十二章 数据处理	35
12.1 流处理	35
12.2 reactive graph	35
12.3 批处理	35
12.4 lambda 架构	35
第十三章 混沌工程	37
第十四章 epilogue	39

序

十多年前我第一次走出校园正式从事软件开发工作。当时的一个任务是写一个批处理程序。这个程序有三个进程，需要在三台不同机器上运行。这些进程之间有先后依赖关系，需要按照特定的顺序启动。当时还没有 zookeeper，也没有 etcd，Raft 算法还没有被发明。当时试了很多方法都没有作用。最后只能靠人来手动维护进程状态。如果发现进程因为启动顺序错误报警的话手动重启正确的进程。

之后我就换了组，慢慢的就把这件事情遗忘了。大概一年多以后我突然想起了这个曾经让我头疼的问题。于是我请教了现在维护这个程序的开发人员。他很开心的给我展示了他的新解决方案。他做了一个很小的改动。之前每个进程如果发现所依赖的进程没有启动的话会出错退出。他把出错逻辑改成了一直重启，这样总有一次会有一个进程能启动正确，多来几次的话三个进程都能启动正确。我想了一想好像是这个道理。当时有一点不甘心。我可以写操作系统和编译器，却为什么连三个进程怎么正确启动都做不到。

多年以后我带着这个疑问进入了互联网的世界。这时候才发现我之前碰到的是分布式系统的一个简单到不能再简单的问题。分布式系统有它特定的领域问题和解决方案。对于做工程的人来说大多数情况下这些问题都有固定的解题套路。但是市面上缺乏能把问题解释的比较清楚的教材。这便是这本书背后的动机。

任杰

上海浦东

2020 年 5 月

第一章 引言

A distributed system is one in which the failure of a computer you didn't even know existed can render your own computer unusable

Leslie Lamport

Email message sent to a DEC SRC bulletin board at 12:23:29 PDT on 28 May 87.

金融系统和其他系统不一样的地方在于它处理钱。人们一生的积蓄在金融系统中只是一个数字而已，因此每次对这些数字的操作都要非常小心谨慎。金融系统在以下几个方面有非常高的要求：

1. 正确性。怎么保证是正确的。
2. 可解释。最后的结果是怎么一步一步产生的。
3. 可靠。系统在各种不同异常请夸下对正确性的保证如何。
4. 可维护。可持续的开发和升级。
5. 性能。

换句话说，金融系统要让人用的放心，用的开心。这是一种对质量的感觉，是对架构师品味的要求。

我们从设计一个支付系统入手。支付系统需要支撑用户间的转账和余额及流水的查询。当大学计算机课程讲到数据库时一般会用这个来做课后作业。那么当它作为一个全国性的基础软件时会有什么不同呢？我们会用以下章节来逐步深入的讲解：

1. 常见的方案是怎么做的。这是一个普遍采用的方案，可以快速的解决很多行业的问题，不仅仅是金融行业。
2. 如何对金融行业做正确的建模。建模的过程是定义合理数据结构的过程。
3. 如何对金融业务的模型做合理的操作。
4. 如何消除数据单点，使其拥有可选的容灾性。
5. 如何消除服务单点。
6. 如何在消除系统单点的情况下保证数据的正确性。
7. 单点持久化存储不够的情况下的横向扩展。
8. 单点内存不够的情况下的业务处理。
9. 深入理解数据持久化。各种不同的方案对正确性都有哪些不同的保证。
10. 严格执行一次。
11. 数据处理。
12. 架构反思。

对金融系统正确性和稳定性了解是做进一步设计系统间交互的基础。

第二章 抛砖引玉-直观方案

2.1 多服务 + 单 DB

核心思想：微服务。SOA。无状态服务，数据库维护状态。数据库有两张表：余额表和流水表。同时有主备两个数据库。服务器做 CRUD。通过事务访问数据库。

问题：

1. 数据库宕机了怎么办。如果是异步备份，主数据库 down 了，切换到备数据库会掉数据。如果是同步备份，备份数据库宕机了也会影响主服务器的服务。
2. 事务究竟能保证什么。有一些问题加锁也不一定能解决。比如要求用户多个账户合起来金额不能低于 100 块。两个程序分别查了之后发现余额是够的，分别扣不同账号的款之后发现总额不够。如果都加锁会很慢。

2.2 多服务 + 多 DB

业务继续增大的情况下，单个数据库不能支持数据量。这时候需要把余额数据和流水数据做进一步切分。但是分库策略不一样。流水是双边账，会影响两个用户，和借贷方任何一个放在一起都不合适。

这时候需要分布式事务。但是分布式事务也有自身的细节。比如有个节点 gc，返回延时了怎么办。

这些问题都是有解决方案的。但是大的核心思想不变，在此基础上小修小补。有没有更直击本质的解决方案。

第三章 业务建模-领域模型

money, currency, asset, cashflow, etc entity, object, repository, etc 定义合理的数据结构，解决 CRUD 不太合适的复杂业务逻辑。

第四章 业务实现-事件溯源设计模式

4.1 核心模型

event, command, state。command 到 event 可以有随机性。NOP event

apply state: 无 side effect, immutable。举例: 发现 CPU core 寄存器出问题。

举支付的例子。event 是 +100 元, 不是 100 元。

4.2 数据持久化

event 记录到 log。state 不需要记。command 也不需要记。可以选择记录 command 和 state 前后变化。举支付例子。

log 实现细节:

1. log 写了一半怎么办。需要加验证。
2. 写 append only log, 记录所有状态变化的原因。user intension。又叫 WAL
3. log 是数据结构, 可以写文件, 或者写数据库。重点是一个只增的线性列表。
4. 单线程执行。原因: 内存够大, oltp 访问很少的数据点。
5. 不可篡改。行签名, 再加密。跨行 id, 跨用户 id。和区块链类似的地方和不同的地方
6. log 需要有 retention。金融一般有长达 10 年的保存要求, 因此是转移而不是删除。可以定时, 定长。
7. 需要能定位到 log 的任何位置。因此需要两个文件, 一个 index, 一个 payload。其实需要 3 个。还有一个是 index 的 index, 记录 log retention 问题。

4.3 CQRS

原则: 一个服务只做一类事情。要么改变状态, 要么查询状态。

举例: 提供用户所有账号的余额查询。查不到怎么办? 再刷新一下就好了。

读写分离。reader model。event sourcing: 写。CQRS: 读。读写有延时。需要最终一致性。

针对不同查询可以有不同的优化和物理存储形式。不一定需要是 RDBMS, 但是一般这是首选。这时候数据库是一个 view, 不是元数据。元数据是 log。

查询有可选的延时。不想延时的话需要 event 和 query 数据放在同一个事务中。

会有一定的延时。因此需要做业务补偿。举例: 查询用户余额后再扣钱, 可能这时候没钱了。没事刷新一下就好。频率低, 影响小。

读的时候如何让用户知道是数据没到还是没有。如果是看服务器时间的话, 读的服务器时间和写的服务器时间不一致了怎么办。

4.4 同步调用

之前的都是用消息的方式异步调用，调用者发了 command 之后不知道处理情况，只能通过 CQRS 查询处理情况。

加回调组件。可以回调给同一个人，或者制定的其他人。

4.5 满足的功能

1. 可回滚，reprocess, time machine
2. 可解释
3. future compatibility: reader model。消费 event，产生新的 view。

4.6 优化

1. 顺序写很快
2. 加速恢复靠 snapshot。snapshot 里记了最后一个 offset。可以有 delta snapshot，记两个 offset。一段 log 对应一个 delta offset。和 memtable 结构类似。
3. 避免多次写硬盘。log 一次，b+tree 两次
4. exact once：看最后一章。
5. 单线程执行。不要在核心线程上放太多内容。IO 并发，加解密并发。

4.7 数学视角

$$S_n = f(S_{n-1}, e_n) S_n = S_{n-1} + f(e_n) S_n = \sum_{I=1}^n f(e_i) \quad (4.1)$$

反向演进： $S_{n-1} = S_n - f(e_n)$

假设：存在-，是+的反函数。如果+是加钱，-是减钱。举个实际例子。

4.8 维护

1. 系统升级：event version, code version
2. 回归测试

4.9 其他案例

1. 迷宫
2. 区块链

第五章 消除数据单点

5.1 为什么要做数据复制

备份和容灾

5.2 常见考虑点

系统容灾有什么要求。需要多少 reliability? 不一定高。

传统是用硬件来做，比如 raid 和 NAS。现在是用软件来提高系统容错率。

多少种写的方式。单 leader，多 leader，无 leader。

分布式读不一致都有哪些分类。

数据问题：有冲突，有丢失，有不一致

怎么解决冲突

怎么解决丢失

怎么解决不一致

摊销冲突解决的成本：读的人解决冲突还是服务器自己定时解决。

不同 copy 可以有不同的索引。

5.3 单 leader 解法

复制方式：async，sync。多个备份机一起提供服务。

从主读和从副节点读的问题。读是从 read model 读，和主业务系统的读不一样。

CAP 定义。为什么 CAP 理论不太对。假设 P，但是不一定有 P，比如 google。

async 复制的问题：

1. old leader rejoin
2. new leader discard uncommitted result
3. two leaders
4. how to detect leader is dead

eventual consistency 问题

机器挂了怎么办

如果想 CAP 都满足，看 consensus 章。

5.4 不合适的其它选择

5.4.1 多 leader 解法

多个 leader 都可以写同一份数据。

怎么发现冲突。

怎么解决冲突：

1. version vector, dotted version vector。举个购物车例子。金融行业不建议使用。
2. last write win LWW
3. 谁来 resolve: server, client, read, write

CRDT: 转账是一类这种数据。

5.4.2 无 leader 解法

quorum: 多写, 多读

sync write 是一个特例。

填丢失数据: client, server 都可以

不能回滚。因此不知道哪些数据是脏数据。金融行业不建议使用

5.5 Kafka 举例

5.5.1 Kafka 实现原理

5.5.2 用 kafka 实现

第六章 消除服务单点

6.1 解决问题

多个服务同时存在的情况下如何保证只有一个提供服务，其它的都是备份。涉及到的是分布式系统中如何达到共识。

6.2 问题复杂度

简单的实现都有哪些，都在什么情况下会出现问题。

6.3 假设有正确的服务发现

通过服务发现选 leader，拿到 lease。比如 zookeeper 或者 etcd。新老两个服务有不同的 lease，都可以往下游写，下游怎么判断选择哪一个？

如果下游是个数据系统，数据系统无法添加相应逻辑，需要所有数据使用方都知道怎么选择正确的数据源。

如果需要通过写服务来写数据系统，服务可以通过维护当前最新的 lease 数字来判断。但是这个服务如果在收到老请求后 gc 了一分钟，起来后继续处理怎么办？这时候不会去拿最新的 lease。

6.4 总结

下游可以发现上游出现了脑裂。但是下游无法保证自己没有脑裂，是一个循环依赖的问题。想要解决的话需要有一个不会脑裂的服务集群。

第七章 不再多龙治水-在分布式系统中达成共识

7.1 共识的定义

3 个点。

7.2 线性一致性的定义

一堆 paper。

7.3 复制状态机

复制状态机和公式算法的等价性

7.4 consensus 历史

3 个算法

7.5 raft 协议介绍

1. last index, commit index, apply index
2. 用户交互协议
3. 选主。fsync。kafka 没有做 fsync
4. 复制

7.6 和事件溯源结合

单独拿出来做一个 log 复制系统有什么问题

结合在一起有什么要注意的地方。换主了怎么办。怎么分层和优化。

业务主和同步主不在一起有什么问题。在一起有什么难点。

7.7 deploy 方式

1. 2-3
2. 3-5
3. 3-9

复制效率分析：正常情况无损失 google 的需要 2 个 rpc。

7.8 研发成本

特别重要的系统需要这么复杂的设计。

第八章 横向扩展

需要分库。分库和复制是在一起的，要先解决复制的问题。

8.1 分库的策略

分的原则：mece：mutually exclusive collectively exhaustive 分的方式：by region, by hash。举例。
by hash 的问题在于不可以做 range 查询。

8.2 基于消息的事务补偿

不用事务的解决方案。需要和业务一起优化。

8.3 分布式事务和 tcc

TCC 具体实现细节。双插解决了什么问题。TX manager 可以是单独模块，或者是第一个节点。

8.4 层级嵌套的分布式事务

8.5 分布式查询需要次级索引

举例：查 USD 相关的交易

局部和全局索引

更新方式和索引

8.6 动态分库与合并

需要有一个配置中心保存当前分库情况。可以有延时。动态分库的步骤动态合并的步骤问题：分割会让已经很忙的节点更忙。分割中的服务发现：谁发现，怎么发现

8.7 分布式快照

8.8 逻辑时间

8.8.1 逻辑时间的作用

物理时间有非常良好的性质，但是现实世界有种种因素导致我们无法完全利用这些性质。那么让我们看看究竟哪些性质是重要的、必不可缺的，哪些性质是可以放弃的。

时间的一个性质是两个时间点之间可以比大小。这是一个非常有用的信息。一旦我们可以比较两个时间的大小，我们就可以判断其发生的顺序。比如在处理数据库的读写冲突时，我们就可以知道是读操作先发生，还是写操作先发生。这个先后顺序能决定数据库应该用哪种方式来解决冲突。所以时间可以比大小这个性质需要保留。

时间的另一个性质是时间间隔有比例关系。这个貌似是不太常见的性质。比如我们知道一周的时间间隔是一天的 7 倍，而且无论 0 点如何选取，这个比例关系永远是 7 倍。可是这个倍数有什么用呢？所以这个比例关系是一种屠龙之技¹，比较鸡肋²，可以放弃。

在放弃了时间段的比例关系后，我们需要进一步思考还有哪些性质是可以放弃的。在第 8.9.4 节我们提到过物理时间是无限精度而计算机时间是有限精度。一旦时间的衡量精度下降，如果两个事件发生的足够近，那么我们将无法判断这两个事件的发生先后顺序。既然我们做不到无限精度，有限精度又存在各种问题，还不如寻求另一种时间的表示方式来满足两个时间之间可以比大小这个功能。这便是逻辑时间。

8.8.2 逻辑时间的定义

逻辑时间是 Lamport 在 1978 年第一次完整提出的 [Lam78]。在正式定义逻辑时间前我们需要对系统做一些简单的假设。

我们假设在分布式系统中有多个节点。这些节点之间通过点对点发消息的方式来互相沟通。消息的传播需要一定的时间，而且无法预期这个时间需要多久。另外如果一个节点发了多条消息给另一个节点，这些消息可能会乱序到达，而不是保证先发先到。

与消息相关的另一个定义是事件。事件是导致节点状态变化的因素。节点有 3 种不同事件：

1. 发送消息的事件。
2. 接受消息的事件。
3. 内部事件。

对于某个消息来说，其发送和接受都会影响节点的状态。同时节点内部也会自我发生一些状态变化，导致这些内部状态变化的是内部事件。

基本概念到这里已经定义的差不多了，接下来看看事件的先后关系定义：

Definition 1. 对于两个事件 e_i 和 e_j ，它们之间的先后关系 \rightarrow 定义为：

1. 如果 e_i 和 e_j 发生在同一个节点，且 $i < j$ ，那么 $e_i \rightarrow e_j$ 。
2. 如果 e_i 是一个消息的发送事件， e_j 是同一个消息的接受事件，那么 $e_i \rightarrow e_j$ 。
3. 对于第三个事件 e_k ，如果 $e_i \rightarrow e_j$ ，而且 $e_j \rightarrow e_k$ ，那么 $e_i \rightarrow e_k$ 。

如果 e_i 和 e_j 之间既不满足 $e_i \rightarrow e_j$ ，也不满足 $e_j \rightarrow e_i$ ，那么 e_i 和 e_j 之间是并发关系，记为 $e_i \parallel e_j$ 。

\rightarrow 和 \parallel 的定义需要一些解释。在分布式系统中的各个节点只了解本地信息。所以如果单个节点内发生了两个事件 e_i 和 e_j ，它是能判断这两个事件发生时打的标记 i 和 j 来判断事件的先后顺序。

但是这个节点对其它节点发生了什么变化并不能准确的了解。唯一了解途径是通过获取其它节点发送的消息。一旦一个节点收到了另一个节点的消息，这个节点可以一定程度猜测另一个节点发生了什么，从而能确定某些事件的先后顺序。最简单的先后顺序判定是收到消息的时间一定晚于发送消息事件，所以如果 e_i 是一个消息的发送事件， e_j 是同一个消息的接受事件，那么 e_i 一定早于 e_j 发生，因此 $e_i \rightarrow e_j$ 。更抽象一点来讲，每个节点像盲人摸象³一样在本地维护了对整个分布式系统的片面认

¹ 《庄子·列御寇》：“朱泠漫学屠龙于支离益，殚千金之家，三年技成，而无所用其巧。”。

² 《后汉书·杨修传》：“夫鸡肋，食之则无所得，弃之则如可惜。”。

³ 《大般涅槃经》三二：“其触牙者即言象形如芦菰根，其触耳者言象如箕，其触头者言象如石，其触鼻者言象如杵，其触脚者言象如木臼，其触脊者言象如床，其触腹者言象如瓮，其触尾者言象如绳。”。

识。一旦节点收到了其它节点的消息，这个节点便能更新它对整个分布式系统的认知，从而更近一步逼近最新的全局状态。虽然更新之后的认知依然是片面的，但比收到消息之前准确了一些。

先后顺序有一个良好的数学性质是它具有可传递性。所以一旦我们发现 e_i 在 e_j 之前发生，而且 e_j 在 e_k 之前发生，根据传递性规则，我们可以肯定 e_i 在 e_k 之前发生。因此如果 $e_i \rightarrow e_j$ ，而且 $e_j \rightarrow e_k$ ，那么 $e_i \rightarrow e_k$ 。

最后剩下一情况是 e_i 和 e_j 之间没有任何可以推导出来的先后关系。这时候我们“定义”这两个事件是同时发生的。这里的同时指的是在逻辑时间的范畴内，而不是指真实的物理世界内同时发生。

说到这里我们终于可以看一下逻辑时间的定义：

Definition 2. 假设 $(S, <)$ 是一个偏序集合， $E: \{e_i\}$ 是所有事件的集合。逻辑时间 $C: E \rightarrow S$ 是一个函数，满足以下性质：

$$e_i \rightarrow e_j \Rightarrow C(e_i) < C(e_j) \quad (8.1)$$

强一致性逻辑时间 $C: E \rightarrow S$ 需要满足以下性质：

$$e_i \rightarrow e_j \Leftrightarrow C(e_i) < C(e_j) \quad (8.2)$$

我们简单解释一下这些深奥的定义。逻辑时间给每个事件赋予了一个数。这些数有一个特殊性质，那就是数之间是可以比大小的。这些数构成了一个集合叫偏序集合。偏序集合的定义是集合成员之间存在大小关系，而且这些大小关系是可以传递的，但是不保证任意两个成员之间都存在大小关系。比如 $\{1, 2, \dots, 1000, \dots\}$ 是一个偏序集合，这个偏序集合里任意两个数都可以比大小。所有虚数也是一个偏序集合，只不过只有实数之间可以比大小⁴，虚数之间以及虚数和实数之间不能比大小。

逻辑时间不是给每个事件随意的赋予一个数。这个赋予的过程需要保证大小顺序。如果两个事件之间存在先后顺序，那么它们被赋予的数之间也需要存在等价的大小顺序。强一致性逻辑时间是对这个赋予过程提的更高的要求。逻辑时间只是要求如果事件有先后，那么数值有对应的大小关系。强一致性逻辑时间要求反过来也成立，即如果两个事件被赋予的数值之间有大小关系，那么这两个事件之间存在对应的先后关系。第8.8.3会介绍逻辑时间把事件映射到标量时间，第8.8.4节会介绍强一致性逻辑时间把事件映射到矢量时间。

8.8.3 标量时间

问题：相同时间值不表示同时发生时间大不表示发生在后面

8.8.4 矢量时间

矢量时间是强一致的，如果不具有可比性表示是同时发生

8.9 物理时间

8.9.1 时间的定义

时间的定义经过了漫长而且曲折的过程。最开始的时间是按照地球的自转速度来定义的。时间的单位是秒，一秒钟定义为 $\frac{1}{86400}$ 天。后来科学家觉得地球轨道是个椭圆，可能每天的长度不太一致，因此把一秒钟定义为地球按照太阳公转的 $\frac{1}{31556925.9747}$ 。这两种定义的都是天文秒。随着原子物理的发展，科学家们找到了更为可靠的周期性时间，因此有了原子秒，定义为铯-133 原子在其基态两个超精细能级间跃迁时辐射的 9192631770 个周期所持续的时间。

⁴实数是虚数的子集。

虽然我们有非常正式的时间定义，但是在实际生活中大家不可能衡量每天的 $\frac{1}{86400}$ 到底有多长，也不会拿本子去数铯-133 原子是不是经过了 9192631770 个周期。因此我们需要其它的方法来提供一个相对准确的时间。电脑的时间是通过由主板 BIOS 的时钟电路来维护的。但是主板提供的这个时间不一定很准，温度的高低都有可能影响准确率。这时候就需要用一台我们认为准确的机器来校对时间不准的机器。这个校对通常是通过一个 NTP 服务⁵来提供的。

8.9.2 时间的作用

时间是个很常见的事物。大家的手机、电脑都会告诉你当前时间是多少。虽然时间很普遍，时间的标准却是国家级战略工程。中国科学院国家授时中心作为我们国家的唯一官方时间提供单位，其成立需要国务院和中央军委批准。原因很简单，火箭、导弹、卫星等都通过自己携带的电脑来做速度的计算。这些武器的运动速度非常快，一秒钟可以移动 7000 米。如果时间仅有 0.001 秒的误差，对应的则是 7 米的误差。

时间除了记录单个物体经历了多久以外，在分布式系统中时间更多是用来衡量不同节点的相对关系。在第 8.8 节 **逻辑时间** 中会有更多介绍。

8.9.3 时间的性质

在不考虑爱因斯坦的牛顿物理世界里，时间有个非常好的性质是它可以用连续的正实数在表示。因此时间的性质和正实数的性质一致。具体来说时间有如下特性：

1. 两个时间之间可以比大小。时间大表示后发生，时间小表示先发生。
2. 两个时间之间的时间间隔有比例关系。比如 3 小时时间间隔是 1 小时时间间隔的 3 倍。

虽然时间间隔之间是存在比例关系，两个时间点之间是不存在比例关系的，比如 2020 年不是 1010 年的两倍。存在这个区别的原因在于时间的值取决于参考点的设置，即 0 点是什么时候。如果是计算机，0 点是 1970 年 1 月 1 日 0 点。如果是公历，0 点是耶稣诞生的时候。

时间的另一个常见误解是人们通常想知道现在是什么时间。在日常生活中如果听见有人问现在几点了，大家会不假思索的看看表，报一个看到的时间。其实严格来讲，当你看到时间的一瞬间这个时间已经过去了，成为了历史时间。这也是人不能两次踏入同一条河流的原因⁶

8.9.4 时间的获取

时间是一个正实数，因此时间的精度是无限的⁷。由于计算机的数据表示形式是有限的，这就意味着我们需要对时间精度做一些取舍。一般来说精度越高，获取的难度越大。一般来说有以下几种获取方式：

1. 调用操作系统 API，获取本地机器当时的时间。
2. 通过 NTP 获取网络时间。NTP 是一个层级传播系统。最顶层通过高精度物理设备获取高精度时间。这个时间会逐层传播下去。用户通过 UDP 网络协议获取时间。
3. 通过 PTP⁸获取时间。PTP 精度在毫秒级以下，通常作为金融高频交易系统、电网、电信通讯等系统做时间同步用。PTP 假设时间的生产者通过广播的方式和消费者之间直接通讯，不通过路由器。

⁵协议定义在互联网标准 RFC-1305。

⁶It is not possible to step twice into the same river according to Heraclitus, or to come into contact twice with a mortal being in the same state.

⁷准确的说精度是可数的，即 countable。

⁸Precision Time Protocol。

4. 通过 GPS 获取时间。GPS 通常提供经纬度坐标和高度这 3 维数据。其实 GPS 还提供第 4 维数据时间。每个 GPS 内都有多个原子钟，这样就算某个原子中出了问题，备份系统也能提供准确时间。

8.9.5 时间存在的问题

时间本身没有问题，问题在于我们获取的时间源不准：

1. 主板时间可能因为温度的变化导致时间忽快忽慢。
2. 操作系统可能获取时间后因为内核调度的原因无法及时返回给应用层。
3. 虚拟机作为操作系统之上的应用程序，可能因为中断的原因无法及时返回给虚拟机内的应用。
4. 获取时间的线程可能因为内核调度的原因休眠，无法及时处理获取到的时间。

另外一个极少有人知道的事情是时间并不一定是增加的，时间可能会不变。闰秒是指为保持协调世界时接近于世界时时刻，由国际计量局统一规定在年底或年中（也可能在季末）对协调世界时增加或减少 1 秒的调整。最近一次闰秒在北京时间 2017 年 1 月 1 日 7 时 59 分 59 秒。这时出现了 59 分 60 秒这个奇怪的时间。如果系统使用的是 `CLOCK_REALTIME` 而不是 `CLOCK_MONOTONIC`⁹，会发现这一秒时间没有变化。

因此结论是我们很少有正确的物理时间。那怎么办呢？lamport time, vector clock

8.10 分布式快照算法

⁹`CLOCK_MONOTONIC` 记录了系统在启动后经历了多久的时间，因此是一个相对时间，不会因为外界时间的定义发生改变。

第九章 内存外置-缓存设计

核心思路：层级缓存

9.1 纯 kv 设计

9.2 可持久化 kv 设计

9.2.1 优化写

假设内存不够，需要硬盘支持。

完整的 lsm 设计。bloomfilter

9.2.2 优化读

B+tree

WAL, snapshot。

skiplist

9.2.3 总结

最后发现和业务系统的实现完全一样。只是状态为 kv。rocksdb。

9.3 kv 分区

一致性哈希

9.4 基于缓存的实时查询

外置缓存会有延时，需要和内部缓存一起解决

对于不在的情况可以用 bloomfilter 加速。内部缓存不在，bloomfilter 不在，就不用查外部缓存了。

核心思路：再加一层缓存。

第十章 数据持久化

OLAP, 不是 OLTP

10.1 object relation mismatch

10.2 数据库架构

10.3 事务的定义

事务简化了一些异常处理模式。没有事务也是可以的。需要有更复杂的业务处理模式。
把并发伪装成非并发。
不同一致性层级的定义和实现方法。

10.4 事务实现

日志回滚

mvcc

10.5 数据存储方式

b 树, 列存储

10.6 分布式数据库

2PC 和 TCC。

证明 2PC 和 serializability 等价。

Spanner。

不再可能有 store procedure 了

10.7 常见问题

有了缓存和持久化存储之后, 解决一个经典的先写数据库还是先写缓存的问题。

存在三个系统: 缓存, 业务系统, 数据库。

解决问题: 数据的准确查询。

假设: 业务节点无状态, 查询通过缓存而不是业务节点来做。这样先写缓存掉电之后数据丢失, 先写数据库造成缓存更新不及时。

如果业务节点保存一部分内部最新的缓存数据，查询通过业务节点走，没有任何问题。这时候如果是多个业务节点，可能写是一个节点，查询是另一个业务节点，这时候还是会不一致。这时候可以通过查询节点的更新时间来判断是不是读到了最新的结果。这时候会碰到时间不一致的问题。通过逻辑时间可以解决时间不一致，但是需要知道当前最新的逻辑时间是多少。

第十一章 严格一次执行

11.1 至少一次

定义：上游确认下游至少收到了一次。

实现：上游一直重试直到收到下游的确认消息。

上游视角：

1. 记录要发送消息。
2. 一直重试
3. 收到确认后更新消息状态

下游视角：

1. 收到消息
2. 记录消息
3. 返回确认消息

异常处理：

1. 上游消失，再选主后重试
2. 下游消失，通过服务发现找到新节点，再重试

每个人都有上游和下游，因此在入口和出口先存再处理。

11.2 严格一次

定义：处理一次，不是存储一次。

因此需要解决多次处理的问题。

解决方法：

1. 强上游：有连续的 ID，通过 ID 是否连续来判断。减少或者有空洞都有问题
2. 弱上游：没有连续 ID，只有 ID。需要通过和所有历史数据比对来发现是否重复

弱上游可能造成历史数据过多，需要减少。要和业务一起，增加 command 的过期时间，通过内存，硬盘和数据库一起做 dedup。

11.3 通过消息系统

消息系统没有 dedup 能力

消息系统自己的 ID 虽然是连续的，不能用来作为下游 dedup。

第十二章 数据处理

12.1 流处理

event 是状态的梯度
各种流的 join

12.2 reactive graph

高级版本的 excel

12.3 批处理

12.4 lambda 架构

第十三章 混沌工程

hehe

第十四章 反思

微服务是把数据问题推到了数据解决方案，分而治之。因为网络存在不确定性，要求业务和数据之间有很正确的交互逻辑。事件溯源把业务和数据放在了一起，消除了网络的不确定性带来的影响。但是业务和数据是一一绑定的，限制于单机性能。因此只有非 CPU intensive 的核心系统可以这么做。

参考文献

- [Lam78] Leslie Lamport. Time, Clocks, and the Ordering of Events in a Distributed System. *Commun. ACM*, 21(7):558–565, 1978.

索引

NTP, 26

中国科学院国家授时中心, 26

原子秒, 25

天文秒, 25

强一致性逻辑时间, 25

逻辑时间, 25