在实际开发中,数据库的扩容和不同的分库分表规则直接相关,今天我们从系统设计的角度,抽象了一个项目开发中出现的业务场景,从数据库设计、路由规则,以及数据迁移方案的角度进行讨论。

# 从业务场景出发进行讨论

假设这样一个业务场景,现在要设计电商网站的订单数据库模块,经过对业务增长的估算,预估三年后,数据规模可能达到 6000 万,每日订单数会超过 10 万。

首先选择**存储实现**,订单作为电商业务的核心数据,应该尽量避免数据丢失,并且对数据一致性有强要求,肯定是选择支持事务的关系型数据库,比如使用 MySQL 及 InnoDB 存储引擎。

然后是**数据库的高可用**,订单数据是典型读多写少的数据,不仅要面向消费者端的读请求,内部也有很多上下游关联的业务模块在调用,针对订单进行数据查询的调用量会非常大。基于这一点,我们在业务中配置基于主从复制的读写分离,并且设置多个从库,提高数据安全。

最后是**数据规模**,6000万的数据量,显然超出了单表的承受范围,参考《阿里巴巴 Java 开发手册》中「单表行数超过500万行」进行分表的建议,此时需要考虑进行分库分表,那么如何设计路由规则和拆分方案呢?接下来会对此展开讨论。

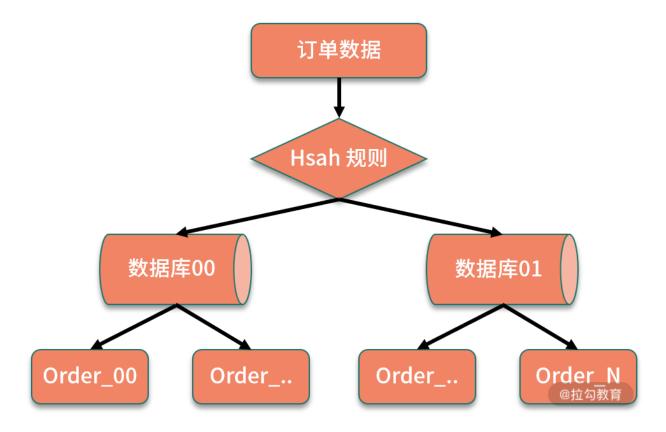
# 路由规则与扩容方案

现在我们考虑3种路由规则:对主键进行哈希取模、基于数据范围进行路由、结合哈希和数据范围的分库分表规则。

## 1. 哈希取模的方式

哈希取模是分库分表中最常见的一种方案,也就是根据不同的业务主键输入,对数据库进行取模,得到插入数据的位置。

6000 万的数据规模,我们按照单表承载百万数量级来拆分,拆分成 64 张表,进一步可以把 64 张表拆分到两个数据库中,每个库中配置 32 张表。当新订单创建时,首先生成订单 ID,对数据库个数取模,计算对应访问的数据库;接下来对数据表取模,计算路由到的数据表,当处理查询操作时,也通过同样的规则处理,这样就实现了通过订单 ID 定位到具体数据表。



规则示意图

通过哈希取模的方式进行路由, 优点是数据拆分比较均匀, 但缺点是不利于后面的扩容。假设我们的订单增长速度超出预估, 数据规模很快达到了几亿的数量级, 原先的数据表已经不满足性能要求, 数据库需要继续进行拆分。

数据库拆分以后,订单库和表的数量都需要调整,路由规则也需要调整,为了适配新的分库分表规则,保证数据的读写正常,不可避免地要进行数据迁移,具体的操作,可以分为**停机迁移**和**不停机迁移**两种方式。

停机迁移

停机迁移的方式比较简单,比如我们在使用一些网站或者应用时,经常会收到某段时间内暂停服务的通知, 一般是在这段时间内,完成数据迁移,将历史数据按照新的规则重新分配到新的存储中,然后切换服务。

不停机迁移

不停机迁移也就是常说的动态扩容,依赖业务上的双写操作实现,需要同时处理存量和增量数据,并且做好各种数据校验。

一般来说,具体的数据库扩容方式有基于原有存储增加节点,以及重新部署一套新的数据库两种策略,针对不同的扩容方式,需要不同的迁移方案和双写策略支持。

如果重新部署新的数据库存储,可以粗略地分为以下的步骤:

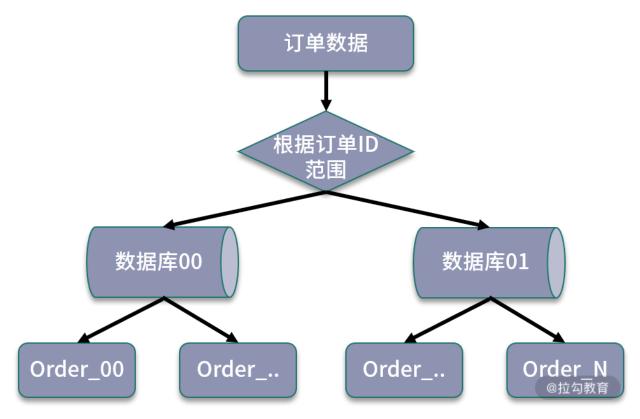
- 创建一套新的订单数据库;
- 在某个时间点上,将历史数据按照新的路由规则分配到新的数据库中;
- 在旧数据库的操作中开启双写,同时写入到两个数据库;
- 用新的读写服务逐步替代旧服务,同步进行数据不一致校验,最后完成全面切流。

这是一个非常简化的流程,实际开发中要处理的细节有很多,感兴趣的同学可以去了解下数据迁移的 ETL 等标准化流程。

## 2. 基于数据范围进行拆分

基于数据范围进行路由,通常是根据特定的字段进行划分不同区间,对订单表进行拆分中,如果基于数据范围路由,可以按照订单 ID 进行范围的划分。

同样是拆分成 64 张数据表,可以把订单 ID 在 3000万 以下的数据划分到第一个订单库,3000 万以上的数据划分到第二个订单库,在每个数据库中,继续按照每张表 100万 的范围进行划分。



规则示意图

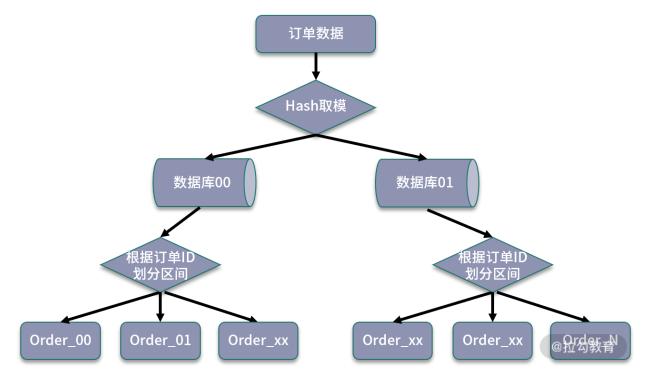
可以看到,基于数据范围进行路由的规则,当进行扩容时,可以直接增加新的存储,将新生成的数据区间映射到新添加的存储节点中,不需要进行节点之间的调整,也不需要迁移历史数据。

但是这种方式的缺点就是数据访问不均匀。如果按照这种规则,另外一个数据库在很长一段时间内都得不到 应用,导致数据节点负荷不均,在极端情况下,当前热点库可能出现性能瓶颈,无法发挥分库分表带来的性能优势。

## 3. 结合数据范围和哈希取模

现在考虑,如果结合以上两种方式数据范围和哈希取模,那么是不是可以实现数据均匀分布,也可以更好地讲行扩容?

我们设计这样的一个路由规则,首先对订单 ID 进行哈希取模,然后对取模后的数据再次进行范围分区。



订单数据库进一步拆分

可以看到,通过哈希取模结合数据区间的方式,可以比较好地平衡两种路由方案的优缺点。当数据写入时,首先通过一次取模,计算出一个数据库,然后使用订单 ID 的范围,进行二次计算,将数据分散到不同的数据表中。

这种方式避免了单纯基于数据范围可能出现的热点存储,并且在后期扩展时,可以直接增加对应的扩展表,避免了复杂的数据迁移工作。

上面我们通过一个业务场景设计,思考了分库分表下的几种路由规则和扩容方案,这是一个开放性问题,思路要比方案更重要,而实际业务也要比这个复杂得多,你可以结合项目实践,思考在你负责的模块中,是如何设计路由规则,以及可以如何进行数据扩容的。

# 总结

这一课时从一个真实业务场景的设计出发,分享了分库分表不同路由规则的设计,对应的优缺点,以及对扩容方式的影响。

今天的问题如果出现在面试中,可以认为是一个典型的系统设计类问题,那么回答系统设计类问题,有哪些要注意的点呢?

首先,系统设计类问题出现在面试中,很重要的一方面是考察沟通,要和面试官确认整体的数据规模,输入和输出,明确系统设计的边界,比如数据规模不同,直接影响数据库表的设计方式。

其次,是找到主要问题,理解系统的瓶颈,然后就可以应用各种系统设计的技巧,进行各个业务层的设计。

# 精选评论

## \*\*恒:

结合哈希和范围,新增库时对已有数据的路由会产生影响吧

## \*瑞:

使用哈希取余的规则,要么第一次就多申请点节点,要么成倍扩容,这样能减少数据迁移

## \*\*燕:

动态扩容很难搞,银行员工表示直接停机迁移

## \*\*绪:

哈希+范围方式, 比如要查某个人的历史订单怎么处理? 把所有表遍历再聚合吗?

### 讲师回复:

你可以看下京东或者淘宝,实时列表只展示最近 3~6 个月的订单,历史订单是通过离线存储,比如 hive 表去聚合查询~

### \*\*伊:

哈希取模+数据范围 不就是一致性哈希?

### 讲师回复:

一致哈希主要指的是改变槽位后,不需要对所有节点重新映射,具体的算法实现有多种。

## \*\*舒:

区间段查询怎么处理

### 讲师回复:

很好的问题,区间段查询需要在中间件层进行聚合,你可以了解下阿里TDDL的具体实现。