非关系数据库hw4

10205101530-赵晗瑜

1. RocksDB是一种用于快速存储的嵌入式持久存储,请查阅官方网站或相关文献,完成以下两项工作:

RocksDB简介:

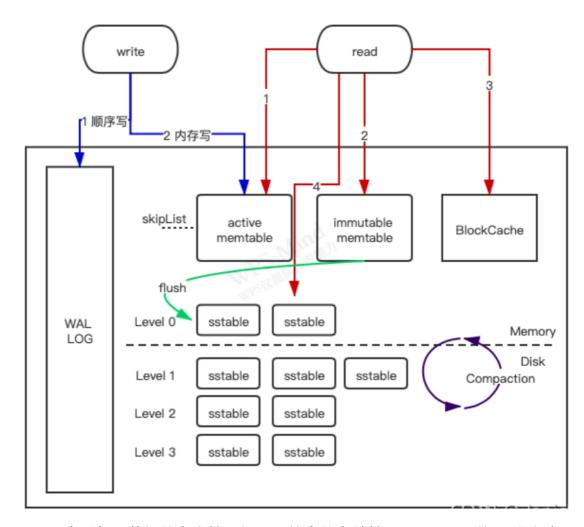
RocksDB是Facebook公司基于Google的LevelDB代码库创建的高性能、持久键值的嵌入式单机存储引擎。它针对固态存储驱动器(SSD)的某些特性做了优化,主要面向大规模(分布式)应用程序,并被设计为嵌入在更高级别应用程序中的组件。因此,每个RocksDB实例只管理单个服务器节点的存储设备上的数据;它不处理任何跨应用间操作,例如数据复制和负载均衡,也不执行高级操作,例如快照,检查点,它将这些操作的实现留给上层应用程序,但提供适当的备份还原、故障恢复等支持,以便它们可以更高效的执行和有效的控制。

(1)理解并介绍RocksDB的数据模型和RocksDB的存储引擎(因为发现数据模型和存储引擎的关系比较紧密,所以就放在一起写了)

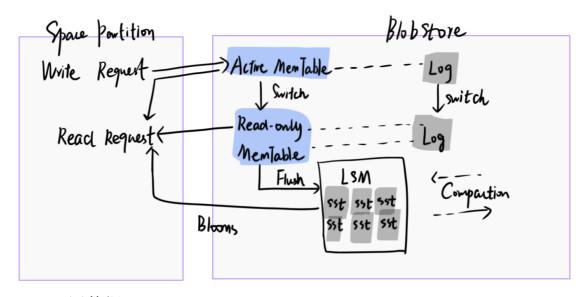
RocksDB按照Key-Value形式存储数据,数据在内部根据Key进行排序

- 1. RocksDB按顺序组织所有数据,通用操作包括
 - Get(key)
 - Put(key)
 - Delete(key)
 - NewIterator(key)
- 2. RocksDB的三种数据结构
 - memtable
 - i. 内存数据结构
 - ii. 所有写入的请求都会进入memtable,选择性进入logfile
 - ssfile

- i. 当memtable被填满时,他会被刷到ssfile文件并存储起来,然后相关的logfile会在之后被安全地删除
- ii. ssfile中的数据都是排序好的,以便根据key进行快速搜索
- logfile
- i. 有序写数据结构
- 3. RocksDB采用 Log-Structured Merge (LSM) trees作为基本的数据结构,整体数据模型如下图所示:



- 为了保证数据的有序性,插入、搜索的高效性,MemTable基于 跳表实现
- WAL用于故障发生时的数据恢复,可选择关闭
- BlockCache: RocksDB 在内存中缓存数据以供读取的地方。一个Cache 对象可以被同一个进程中的多个RocksDB实例共享,用户可以控制整体的缓存容量。有LRUCache和ClockCache两类
- 除了第0层的SST文件,其余层的SST文件之间都是有序的
- 将数据写入sst则是通过异步的flush和compaction 后台线程进行的
- 4. RocksDB的LSM基本操作



写数据

当发起一个<u>写请求</u>时,RocksDB首先会进行一个预写的操作,将数据首先以日志的形式写入到持久化存储中(主要是为了防止数据的不一致性),也就是说,为了数据的一致性,同时,也可以为后续故障恢复做一个记录。

预写入时,采用的是连续写入的方式,这比随机写入的效率要高,尤其是针对持久化存储。接下来,RocksDB会将数据写入到内存中,RocksDB采用内存中一个叫做MemTable的数据结构。

RocksDB采用跳表的数据结构主要是为了提高读写性能,当内存表写满之后,RocksDB会将Memtable内存表转化成只读状态(read-only),同时新建一个内存表保证后续的写入,只读内存表会通过flush的操作刷到磁盘上,也就意味着每一个只读内存表都会完完整整地写入到磁盘文件中,在RocksDB中文件的名称叫做SST。

• 读数据

当外界发起一个<u>读请求</u>时,RocksDB会同时从内存表、只读内存表和持久化存储上同时去读取这些数据,主要是因为它查询的数据可能在任何一个地方,并且可能有多条记录

那么所以**RocksDB**读到相同数据的时候,如何保证哪一个是最新的呢?即哪一个是用户想要的呢?

这就涉及到RocksDB的一个重要概念——版本机制,RocksDB会给每一个内存表记录一个递增的版本号,那么通过简单的对比我们就可以知道版本信息,即可得出哪一个是最新的

与此同时,为了加速持久化存储数据结构的效率,SST的每一个文件都自带一个布隆过滤器,特点是节省空间,但是偶尔也会有一些误判,

压缩

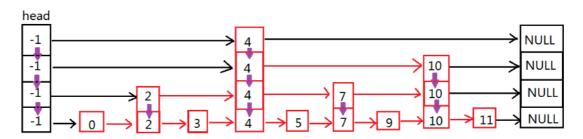
虽然LSM tree的顺序写入保证了写性能,但是其本身的存储结构却 牺牲了读性能,所以需要通过compaction这样的机制随着IO的持续写入 来不断调整数据存储系统的结构,来降低对读的影响。

Rocksdb有多种compaction策略:

- size-tiered compaction:每层允许的SST文件最大数量都有个相同的阈值,随着memtable不断flush成SST,某层的SST数达到阈值时,就把该层所有SST全部合并成一个大的新SST,并放到较高一层去。
- leveled compaction:对于L1层及以上的数据,将size-tiered compaction中原本的大SST拆开,成为多个key互不相交的小SST的序列(L0层是从memtable flush过来的新SST,该层各个SST的key是可以相交的),并且其数量阈值单独控制。可见,leveled compaction与size-tiered compaction相比,每次做compaction时不必再选取一层内所有的数据,并且每层中SST的key区间都是不相交的,重复key减少了。

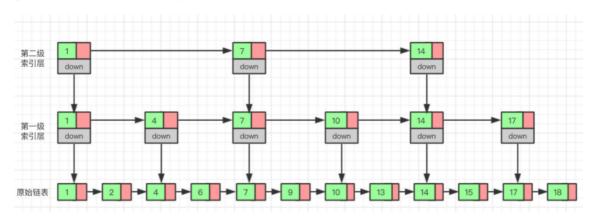
5. 跳表(MemTable):

跳表(Skiplist)是一个特殊的链表,相比一般的链表,有更高的查找效率。平均期望的查找、插入、删除时间复杂度都是**O(logn)**。Redis中的有序集合zset; LevelDB、RocksDB、HBase中Memtable都采用跳表实现。



6. 演化思路:

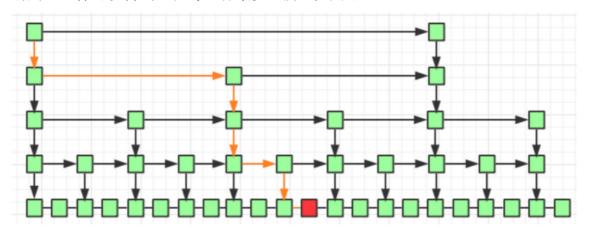
对于单链表来说,即使数据是已经排好序的,想要查询其中的一个数据,只能从头开始遍历链表,这样效率很低,时间复杂度很高,是 O(n)。为了提高查询的效率,可以为链表建立一个"索引"。(查找15的过程: 1->7->14->14->15)



每两个节点建立一个索引,跳表高度: log(n)。若在查询跳表的时,每一层都需要遍历 k 个结点,最终的时间复杂度为 O(k*log(n))。

可以得到k=2,原因如下:

最高一级索引只有两个结点,每下一层索引在上一层索引两个结点之间增加了一个结点,也就是上一层索引两结点的中值。因此在搜索过程中,搜索指针pointer从顶层头结点开始,进行类似于二分查找的判断,并确定新的头结点的索引列。这样可以得到,在每一行最多遍历2个节点。



可以看出,跳表的效率比链表高了,但是跳表需要额外存储多级索引,所以需要的更多的内存空间(空间换时间)。

7. 插入、删除

跳表的查询的时间复杂度为 O(log(n)) ,因为找到位置之后插入和删除的时间复杂度很低,为 O(1) ,所以最终插入和删除的时间复杂度也为 O(log(n)) 。

一些注意的点: 删除时,可能需要将索引中的节点一并删除;不停插入之后,可能造成索引之间的结点过多,因此需要维护。

8. **SST**

LSM tree保证了数据是有序写入 (memtable – skiplist),提高了写性能,但是因为 其本身的分层结构,牺牲了读性能(一个key若存储在了低级别的level,从上到下 每一层都要进行查找,代价极大)。所以,针对读的性能提升有了很多的优化: bloom filter(高效判断一个key是否不存在),index-filter(二分查找,消耗低内存 的情况下)索引key-value数据。这一些数据都需要存储在SST文件之中,用来进行 k-v数据的有序管理。

SST结构可以抽象为下图:

begining of file				
bogining of file	data block 1			
	data block 2			
	data block N			
	meta block 1			
	meta block 2			
	meta block N			
	meta index block			
and of file	Footer			
end of file				

- Footer: 主要是用来索引 meta index block 和 index block
- meta index block: 主要是为了索引列出的多个meta block
- index block: 是属于一种meta block, 它是用来索引data block
- metablock: index block filter block range_del block, compression block, properties block
 - i. filter block: 用来保存一些bloom filter用来加速查找;
 - ii. range_del block是保存客户端针对key有DeleteRange的操作而标记的一批key;
 - iii. compression block保存了通过字典压缩的key的前缀数据,也是为了加速读;
 - iv. properties block保存了当前SST文件内部的属性数据,像有多少个datablock,多少个index block,整个SST文件有多大等各维度的数据。

9. **WAL**

WAL主要作用是用来恢复节点断电,死机时 memtable中的未commited中的数据。 所以WAL 的写入需要优先于memtable,且每一次写入都需要flush ,这也是write head的由来。

2. 阅读文献:Sanjay Ghemawat, Howard Gobioff, Shun-Tak Leung. The Google file system. In Proceedings of the nineteenth ACM symposium on Operating systems principles October 2003.理解并介绍GFS的数据一致性策略。

GFS的一致性模型

概念定义

- 1. 客户端读取不同的 Replica 时可能会读取到不同的内容,那这部分文件是 **inconsistent**的
- 2. 所有客户端无论读取哪个 Replica 都会读取到相同的内容,那这部分文件就是 consistent
- 3. 所有客户端都能看到上一次修改的所有完整内容,且这部分文件是一致的,那么我们说这部分文件是**defined**

保证:

- 1. 文件命名空间的修改(例如,文件创建)是原子性的。
- 2. 文件数据修改:
 - 如果一次写入操作成功且没有与其他并发的写入操作发生重叠,那这部分的文件是defined
 - 如果有若干个写入操作并发地执行成功,那么这部分文件会是consistent 但会是undefined。在这种情况下,客户端所能看到的数据通常不能直接 体现出其中的任何一次修改
 - 失败的写入操作会让文件进入inconsistent的状态

	Write	Record Append
Serial	defined	defined
success		interspersed with
Concurrent	consistent	inconsistent
successes	but undefined	
Failure	inconsistent	

Table 1: File Region State After Mutation

3. 随机写与追加写

• 随机写

当写入时,指定的数据会被直接写入到客户端指定的偏移位置中, 覆盖原有的数据。GFS 并未为该操作提供太多的一致性保证:如果不同 的客户端并发地写入同一块文件区域,操作完成后这块区域的数据可能由 各次写入的数据碎片所组成,即进入不确定的状态。

• 追加写

所有的追加写入都会成功,但是有可能被执行了多次,而且每次 追加的文件偏移量由GFS自己计算。

GFS返回给客户端一个偏移量,表示了包含了写入记录的、已定义的region的起点。

4. Leases

每个mutation都要在一个chunk的所有replica上执行成功才能应答客户端, 因此,从所有replica中选择一个作为**primary**,负责给mutation定序,其他 replica按相同顺序执行mutation。

primary由master选择,然后给primary授予lease(初始为60秒)。 primary定期请求master延长lease(heartbeat请求中携带),一旦lease过期,master可以认为primary故障,选其他replica作为新的primary。

5. GFS支持一个宽松的一致性模型

首先,文件命名空间的修改,如文件创建是原子性的,仅由master控制:命名空间锁提供了原子性和正确性、master操作日志定义了这些操作在全局的顺序。

对于文件的数据修改,文件状态会进入以下三种状态之一:

- 一致的(consistent): 对于一个chunk,所有client看到的副本内容都是一样的
- 不一致的(Inconsistent): 客户端读取不同的 Replica 时可能会读取到不同的内容,那这部分文件是不一致的
- 定义的 (defined):数据修改后是一致的,且 client 可以看到写入操作的全部内容(换句话说,可以看到每步操作修改后的内容)
- 一个文件的当前状态将取决于此次修改以及修改是否成功

	Write	Record Append
Serial	defined	defined
success		interspersed with
Concurrent	consistent	inconsistent
successes	but undefined	
Failure	inconsistent	

- 当一个数据写操作成功执行,且没有并发写入,那么影响的 region 就是 **defined**: 所有 **client** 都能看到写入的内容。(隐含了 **consistent**)
- 当并行修改写完成之后, region 处于 consistent but undefined 状态: 所有 client 看到同样的数据,但是无法读到任何一次写入操作写入的数据(因为可能有并行写操作覆盖了同一区域)。
- 失败的写操作导致 region 处于 inconsistent 状态 (同时也是 undifined 的): 不同 client 在不同时间会看到不同的数据。
- 当对文件进行追加操作,若追加操作成功,那么 region 处于 defined and consistent 状态;若某次追加操作失败,client 重新请求后会导致 数据填充和重复数据的情况,此时 region 处于 defined but inconsistent 状态。