通过上一节的学习,我们知道,散列表的查询效率并不能笼统地说成是O(1)。它跟散列函数、装载因子、散列冲突等都有关系。如果散列函数设计得不好,或者装载因子过高,都可能导致散列冲突发生的概率升高,查询效率下降。

在极端情况下,有些恶意的攻击者,还有可能通过精心构造的数据,使得所有的数据经过散列函数之后,都散列到同一个槽里。如果我们使用的是基于链表的冲突解决方法,那这个时候,<mark>散列表就会退化为链表,查询的时间复杂度就从O(1)急剧退化为O(n)</mark>。

如果散列表中有 $^{10}$ 万个数据,退化后的散列表查询的效率就下降了 $^{10}$ 万倍。更直接点说,如果之前运行 $^{100}$ 次查询只需要 $^{0.1}$ 秒,那现在就需要 $^{1}$ 万秒。这样就有可能因为查询操作消耗大量 $^{\mathrm{CPU}}$ 或者线程资源,导致系统无法响应其他请求,从而达到<mark>拒绝服务攻击( $^{\mathrm{DoS}}$ )的目的</mark>。这也就是散列表碰撞攻击的基本原理。

今天,我们就来学习一下,如何设计一个可以应对各种异常情况的工业级散列表,来避免在散列冲突的情况下,散列表性能的急剧下降,并且能<mark>抵抗散列碰撞攻</mark>击?

# 如何设计散列函数?

散列函数设计的好坏,决定了散列表冲突的概率大小,也直接决定了散列表的性能。那什么才是好的散列函数呢?

首先,散列函数的设计<mark>不能太复杂</mark>。过于复杂的散列函数,势必会<mark>消耗很多计算时间</mark>,也就间接的<mark>影响到散列表的性能</mark>。其次,散列函数生成的<mark>值要尽可能随机</mark> 并且均匀分布,这样才能避免或者最小化散列冲突,而且即便出现冲突,散列到每个槽里的数据也会比较平均,不会出现某个槽内数据特别多的情况。

实际工作中,我们还需要综合考虑各种因素。这些因素有关键字的长度、特点、分布、还有散列表的大小等。散列函数各式各样,我举几个常用的、简单的散列函数的设计方法,让你有个直观的感受。

第一个例子就是我们上一节的学生运动会的例子,我们通过分析参赛编号的特征,把编号中的后两位作为散列值。我们还可以用类似的散列函数处理手机号码,因为手机号码前几位重复的可能性很大,但是后面几位就比较随机,我们可以取手机号的后四位作为散列值。这种散列函数的设计方法,我们一般叫作"<mark>数据分析法"。</mark>

第二个例子就是上一节的开篇思考题,如何实现Word拼写检查功能。这里面的散列函数,我们就可以这样设计:将单词中每个字母的<u>ASCII码值</u>"进位"相加,然后再跟散列表的大小求余、取模,作为散列值。比如,英文单词nice,我们转化出来的散列值就是下面这样:

 $hash("nice") = (("n" - "a") * 26*26*26 + ("i" - "a") * 26*26 + ("c" - "a") * 26 + ("e" - "a")) \ / \ 78978$ 

实际上,散列函数的设计方法还有很多,比如直接寻址法、平方取中法、折叠法、随机数法等,这些你只要了解就行了,不需要全都掌握。

## 装载因子过大了怎么办?

我们上一节讲到散列表的装载因子的时候说过,装载因子越大,说明散列表中的元素越多,空闲位置越少,散列冲突的概率就越大。不仅插入数据的过程要多次寻址或者拉很长的链,查找的过程也会因此变得很慢。

对于没有频繁插入和删除的静态数据集合来说,我们很容易根据数据的特点、分布等,设计出完美的、极少冲突的散列函数,因为毕竟之前数据都是已知的。

对于动态散列表来说,数据集合是频繁变动的,我们事先无法预估将要加入的数据个数,所以我们也无法事先申请一个足够大的散列表。随着数据慢慢加入,装

file:///F/temp/geektime/数据结构与算法之美/19散列表 (中): 如何打造一个工业级水平的散列表? .html[2019/1/15 15:35:44]

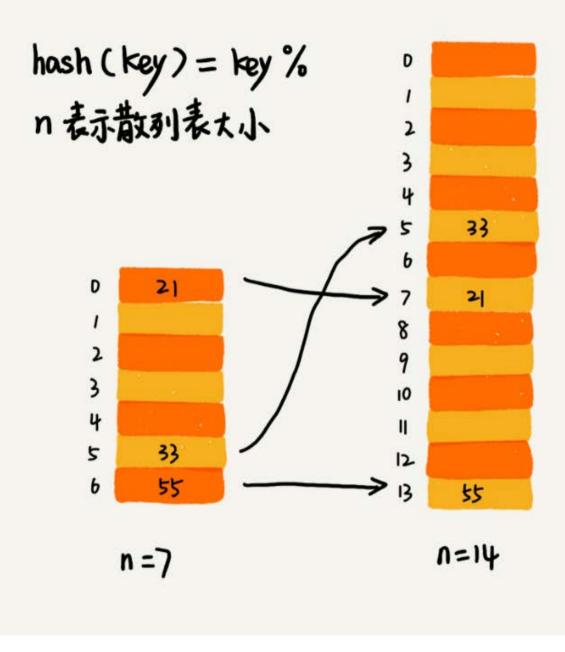
载因子就会慢慢变大。当装载因子大到一定程度之后,散列冲突就会变得不可接受。这个时候,我们该如何处理呢?

还记得我们前面多次讲的"<mark>动态扩容"</mark>吗?你可以回想一下,我们是如何做数组、栈、队列的动态扩容的。

针对散列表,当装载因子过大时,我们也可以进行动态扩容,重新申请一个更大的散列表,将数据搬移到这个新散列表中。假设每次扩容我们都申请一个原来散列表大小两倍的空间。如果原来散列表的装载因子是<sup>0.8</sup>,那经过扩容之后,新散列表的装载因子就下降为原来的一半,变成了<sup>0.4</sup>。

针对数组的扩容,数据搬移操作比较简单。但是,针对散列表的扩容,数据搬移操作要复杂很多。因为散列表的大小变了,数据的存储位置也变了,所以我们需要通过散列函数重新计算每个数据的存储位置。

你可以看我图里这个例子。在原来的散列表中,21这个元素原来存储在下标为0的位置,搬移到新的散列表中,存储在下标为7的位置。



对于支持动态扩容的散列表,插入操作的时间复杂度是多少呢?前面章节我已经多次分析过支持动态扩容的数组、栈等数据结构的时间复杂度了。所以,这里我就不啰嗦了,你要是还不清楚的话,可以回去复习一下。

插入一个数据,最好情况下,不需要扩容,最好时间复杂度是 $\frac{O(1)}{O(n)}$ 。最坏情况下,散列表装载因子过高,启动扩容,我们需要重新申请内存空间,重新计算哈希位置,并且搬移数据,所以时间复杂度是O(n)。用摊还分析法,<mark>均摊情况下,时间复杂度接近最好情况,就是O(1)。</mark>

实际上,对于动态散列表,随着数据的删除,散列表中的数据会越来越少,空闲空间会越来越多。如果我们对空间消耗非常敏感,我们可以在装载因子小于某个值之后,启动<mark>动态缩容</mark>。当然,如果我们更加在意执行效率,能够容忍多消耗一点内存空间,那就可以不用费劲来缩容了。

我们前面讲到,当散列表的装载因子超过某个阈值时,就需要进行扩容。装载因子阈值需要选择得当。如果太大,会导致冲突过多;如果太小,会导致内存浪费严重。

装载因子阈值的设置要权衡时间、空间复杂度。如果内存空间不紧张,对执行效率要求很高,可以降低负载因子的阈值;相反,如果内存空间紧张,对执行效率要求又不高,可以增加负载因子的值,甚至可以大于<sup>1</sup>。

# 如何避免低效地扩容?

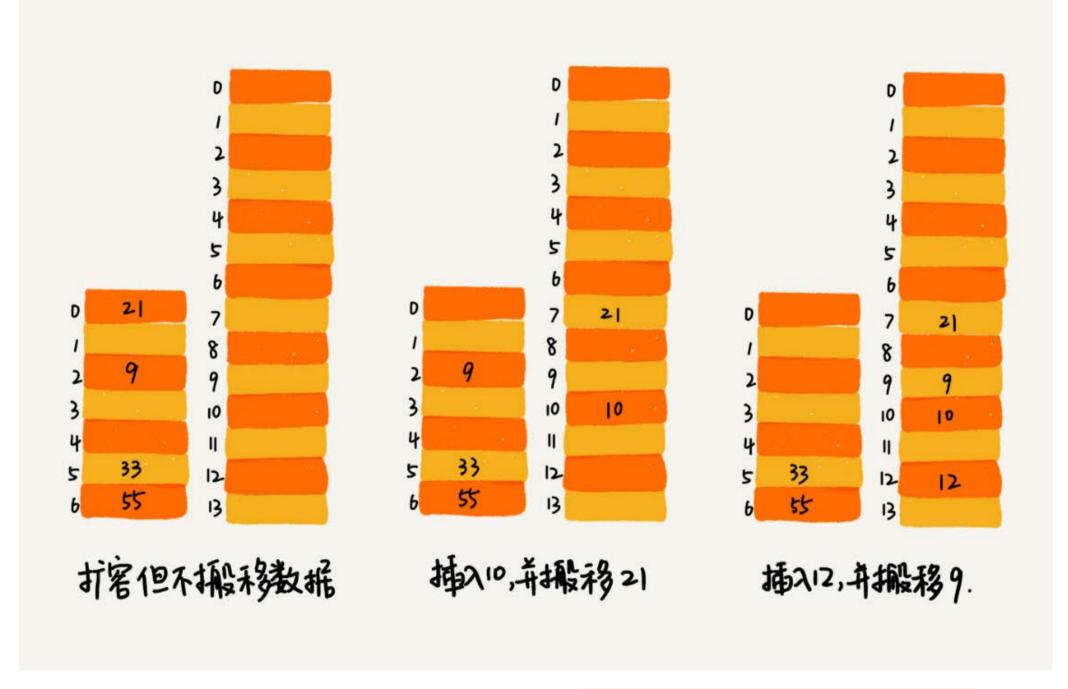
我们刚刚分析得到,大部分情况下,动态扩容的散列表插入一个数据都很快,但是在特殊情况下,当装载因子已经到达阈值,需要先进行扩容,再插入数据。这个时候,插入数据就会变得很慢,甚至会无法接受。

我举一个极端的例子,如果散列表当前大小为 $^{1}$ GB,要想扩容为原来的两倍大小,那就需要对 $^{1}$ GB的数据重新计算哈希值,并且从原来的散列表搬移到新的散列表,听起来就很耗时,是不是?

如果我们的业务代码直接服务于用户,尽管大部分情况下,插入一个数据的操作都很快,但是,极个别非常慢的插入操作,也会让用户崩溃。这个时候,"一次性"扩容的机制就不合适了。

为了解决一次性扩容耗时过多的情况,我们可以<mark>将扩容操作穿插在插入操作的过程中,分批完成</mark>。当装载因子触达阈值之后,我们只申请新空间,但并不将老的数据搬移到新散列表中。

当有新数据要插入时,我们<mark>将新数据插入新散列表中,并且从老的散列表中拿出一个数据放入到新散列表</mark>。每次插入一个数据到散列表,我们都重复上面的过程。经过多次插入操作之后,老的散列表中的数据就一点一点全部搬移到新散列表中了。这样没有了集中的一次性数据搬移,插入操作就都变得很快了。



这期间的查询操作怎么来做呢?对于查询操作,为了兼容了新、老散列表中的数据,我们<mark>先从新散列表中查找,如果没有找到,再去老的散列表中查找。</mark>

通过这样均摊的方法,将一次性扩容的代价,均摊到多次插入操作中,就避免了一次性扩容耗时过多的情况。这种实现方式,任何情况下,插入一个数据的时间复杂度都是O(1)。

# 如何选择冲突解决方法?

上一节我们讲了两种主要的散列冲突的解决办法,开放寻址法和链表法。这两种冲突解决办法在实际的软件开发中都非常常用。比如,Java中LinkedHashMap就采用了链表法解决冲突,ThreadLocalMap是通过线性探测的开放寻址法来解决冲突。那你知道,这两种冲突解决方法各有什么优势和劣势,又各自适用哪些场景吗?

#### 1.开放寻址法

我们先来看看,开放寻址法的优点有哪些。

开放寻址法不像链表法,需要拉很多链表。散列表中的数据都存储在数组中,可以<mark>有效地利用<sup>CPU</sup>缓存加快查询速度</mark>。而且,这种方法实现的散列表,<mark>序列化起来比较简单</mark>。链表法包含指针,序列化起来就没那么容易。你可不要小看序列化,很多场合都会用到的。我们后面就有一节会讲什么是数据结构序列化、如何序列化,以及为什么要序列化。

我们再来看下,开放寻址法有哪些缺点。

上一节我们讲到,用开放寻址法解决冲突的散列表,<mark>删除数据的时候比较麻烦,需要特殊标记已经删除掉的数据</mark>。而且,在开放寻址法中,所有的数据都存储在一个数组中,比起链表法来说,<mark>冲突的代价更高</mark>。所以,使用开放寻址法解决冲突的散列表,<mark>装载因子的上限不能太大</mark>。这也导致这种方法比链表法<mark>更浪费内存空间</mark>。

所以,我总结一下,当<mark>数据量比较小、装载因子小的时候,适合采用开放寻址法</mark>。这也是**Java**中的**ThreadLocalMap**使用开放寻址法解决散列冲突的原因。

#### 2.链表法

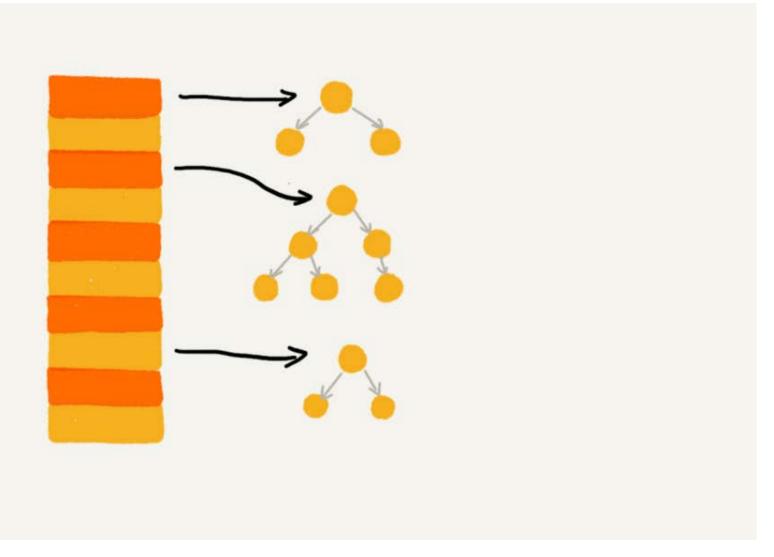
首先,链表法<mark>对内存的利用率比开放寻址法要高</mark>。因为链表结点可以在需要的时候再创建,并不需要像开放寻址法那样事先申请好。实际上,这一点也是我们前面讲过的链表优于数组的地方。

链表法比起开放寻址法,<mark>对大装载因子的容忍度更高</mark>。开放寻址法只能适用装载因子小于<sup>1</sup>的情况。接近<sup>1</sup>时,就可能会有大量的散列冲突,导致大量的探测、再散列等,性能会下降很多。但是对于链表法来说,<mark>只要散列函数的值随机均匀,即便装载因子变成<sup>10</sup>,也就是链表的长度变长了而已</mark>,虽然查找效率有所下降,但是比起顺序查找还是快很多。

还记得我们之前在链表那一节讲的吗?链表因为要存储指针,所以对于比较小的对象的存储,是比较消耗内存的,还有可能会让内存的消耗翻倍。而且,因为链 表中的结点是零散分布在内存中的,不是连续的,所以<mark>对<sup>CPU</sup>缓存是不友好的</mark>,这方面对于执行效率也有一定的影响。

当然,如果我们存储的是大对象,也就是说要存储的对象的大小远远大于一个指针的大小(4个字节或者8个字节),那链表中指针的内存消耗在大对象面前就可以忽略了。

实际上,我们对链表法稍加改造,可以实现一个更加高效的散列表。那就是,我们将链表法中的链表改造为其他高效的动态数据结构,比如跳表、红黑树。这样,即便出现散列冲突,极端情况下,<mark>所有的数据都散列到同一个桶内,那最终退化成的散列表的查找时间也只不过是O(logn)</mark>。这样也就有效避免了前面讲到的散列碰撞攻击。



所以,我总结一下,基于链表的散列冲突处理方法比较适合存储大对象、大数据量的散列表,而且,比起开放寻址法,它更加灵活,支持更多的优化策略,比如用<mark>红黑树代替链表</mark>。

# 工业级散列表举例分析

刚刚我讲了实现一个工业级散列表需要涉及的一些关键技术,现在,我就拿一个具体的例子,Java中的HashMap这样一个工业级的散列表,来具体看下,这些技术是怎么应用的。

### 1.初始大小

HashMap默认的初始大小是16,当然这个默认值是可以设置的,如果事先知道大概的数据量有多大,可以通过修改默认初始大小,减少动态扩容的次数,这样会大大提高HashMap的性能。

#### 2. 装载因子和动态扩容

最大装载因子默认是0.75,当HashMap中元素个数超过0.75\*capacity(capacity表示散列表的容量)的时候,就会启动扩容,每次扩容都会扩容为原来的两倍大小。

#### 3.散列冲突解决方法

HashMap底层采用链表法来解决冲突。即使负载因子和散列函数设计得再合理,也免不了会出现拉链过长的情况,一旦出现拉链过长,则会严重影响HashMap的性能。

于是,在JDK1.8版本中,为了对HashMap做进一步优化,我们<mark>引入了红黑树。而当链表长度太长(默认超过8)时,链表就转换为红黑树</mark>。我们可以利用红黑树快 速增删改查的特点,提高HashMap的性能。<mark>当红黑树结点个数少于8个的时候,又会将红黑树转化为链表</mark>。因为在数据量较小的情况下,红黑树要维护平衡,比起 链表来,性能上的优势并不明显。

#### 4.散列函数

散列函数的设计并不复杂,追求的是简单高效、分布均匀。我把它摘抄出来,你可以看看。

```
int hash(Object key) {
    int h = key.hashCode();
    return (h ^ (h >>> 16)) & (capitity -1); //capicity表示散列表的大小
}
```

其中<mark>,hashCode()返回的是Java对象的hash code。</mark>比如String类型的对象的hashCode()就是下面这样:

```
public int hashCode() {
  int var1 = this.hash;
  if(var1 == 0 && this.value.length > 0) {
    char[] var2 = this.value;
  for(int var3 = 0; var3 < this.value.length; ++var3) {
    var1 = 31 * var1 + var2[var3];
  }
  this.hash = var1;
}
return var1;
}</pre>
```

# 解答开篇

今天的内容就讲完了,我现在来分析一下开篇的问题:如何设计的一个工业级的散列函数?如果这是一道面试题或者是摆在你面前的实际开发问题,你会从哪几个方面思考呢?

首先,我会思考,何为一个工业级的散列表?工业级的散列表应该具有哪些特性?

结合已经学习过的散列知识, 我觉得应该有这样几点要求:

• 支持快速的查询、插入、删除操作;

- 19|散列表(中): 如何打造一个工业级水平的散列表?
  - 内存占用合理,不能浪费过多的内存空间;
  - 性能稳定, 极端情况下, 散列表的性能也不会退化到无法接受的情况。

如何实现这样一个散列表呢?根据前面讲到的知识,我会从这三个方面来考虑设计思路:

- 设计一个合适的散列函数;
- 定义装载因子阈值,并且设计动态扩容策略;
- 选择合适的散列冲突解决方法。

关于散列函数、装载因子、动态扩容策略,还有散列冲突的解决办法,我们前面都讲过了,具体如何选择,还要结合具体的业务场景、具体的业务数据来具体分析。不过只要我们朝这三个方向努力,就离设计出工业级的散列表不远了。

# 内容小结

上一节的内容比较偏理论,今天的内容侧重实战。我主要讲了如何设计一个工业级的散列表,以及如何应对各种异常情况,防止在极端情况下,散列表的性能退化过于严重。我分了三部分来讲解这些内容,分别是:如何设计散列函数,如何根据装载因子动态扩容,以及如何选择散列冲突解决方法。

关于散列函数的设计,我们要尽可能让散列后的值随机且均匀分布,这样会尽可能地减少散列冲突,即便冲突之后,分配到每个槽内的数据也比较均匀。除此之外,散列函数的设计也不能太复杂,太复杂就会太耗时间,也会影响散列表的性能。

关于散列冲突解决方法的选择,我对比了开放寻址法和链表法两种方法的优劣和适应的场景。大部分情况下,链表法更加普适。而且,我们还可以通过将链表法中的链表改造成其他动态查找数据结构,比如红黑树,来避免散列表时间复杂度退化成O(n),抵御散列碰撞攻击。但是,对于小规模数据、装载因子不高的散列表,比较适合用开放寻址法。

对于动态散列表来说,不管我们如何设计散列函数,选择什么样的散列冲突解决方法。随着数据的不断增加,散列表总会出现装载因子过高的情况。这个时候, 我们就需要启动动态扩容。

## 课后思考

在你熟悉的编程语言中,哪些数据类型底层是基于散列表实现的?散列函数是如何设计的?散列冲突是通过哪种方法解决的?是否支持动态扩容呢?欢迎留言和我分享,我会第一时间给你反馈。



# 数据结构与算法之美

为工程师量身打造的数据结构与算法私教课

王争

前 Google 工程师



新版升级:点击「<sup>2</sup>。请朋友读」,10位好友免费读,邀请订阅更有<mark>现金</mark>奖励。

# 精选留言:

Jerry银银 2018-11-04 01:07:27
int hash(Object key) {
int h = key.hashCode();
return (h ^ (h >>> 16)) & (capitity -1); //capicity 表示散列表的大小

JDK HashMap中hash函数的设计,确实很巧妙:

首先hashcode本身是个32位整型值,在系统中,这个值对于不同的对象必须保证唯一(JAVA规范),这也是大家常说的,重写equals必须重写hashcode的重要原因。

获取对象的hashcode以后,先进行移位运算,然后再和自己做异或运算,即:hashcode ^ (hashcode >>> 16),这一步甚是巧妙,是将高16位移到低16位,这样计算出来的整型值将"具有"高位和低位的性质

最后,用hash表当前的容量减去一,再和刚刚计算出来的整型值做位与运算。进行位与运算,很好理解,是为了计算出数组中的位置。但这里有个问题:为什么要用容量减去一?

因为 A % B = A & (B - 1), 所以, (h ^ (h >>> 16)) & (capitity -1) = (h ^ (h >>> 16)) % capitity, 可以看出这里本质上是使用了「除留余数法」

综上,可以看出,hashcode的随机性,加上移位异或算法,得到一个非常随机的hash值,再通过「除留余数法」,得到index,整体的设计过程与老师所说的"散列函数"设计原则非常吻合!

-----

有分析不准确的地方,请指正! [72赞]

作者回复2018-11-05 02:00:42

• 天王 2018-11-02 00:38:20

能否每节讲完都有个代码的demo? [27赞]

作者回复2018-11-02 02:05:31

是个好建议 我考虑下

• 拉欧 2018-11-02 01:03:13

比如Redis中的hash,set,hset,都是散列表实现,他们的动态扩容策略是同时维护两个散列表,然后一点点搬移数据[22赞]

• SCu 2018-11-16 03:54:28

可能会有同学对那个mod (capacity-1) 有疑问 这个很正常,因为缺少前置描述条件 即当且仅当 capacity是2的整数倍的时候该公式才成立 当capacity为2的整数倍时(无符号)仅有一位是1其余位为0 减1后 后续为为1当前位为0 做与运算等于取后面的所有位的值 比如capacity=8 即00001000 减1为00000111 如has cod e=5 即00000101 此时5%8=00000101800000111=00000101=5 其他大家举一反三即可 [13赞]

• 2018-11-01 23:50:12

老师能不能就具体的题,讲讲数据结构呀。这种高大上的,对我来说有点难[9赞]

作者回复2018-11-02 02:07:32

我后面还打算把所有的课后题集中写一写答案 那个时候会具体分析题目对应的就解决思路

• 姜威 2018-11-03 01:56:18

总结: 散列表 (中)

面试题目:如何设计一个工业级的散列函数?

思路:

何为一个工业级的散列表?工业级的散列表应该具有哪些特性?结合学过的知识,我觉的应该有这样的要求:

- 1.支持快速的查询、插入、删除操作;
- 2.内存占用合理,不能浪费过多空间;
- 3.性能稳定,在极端情况下,散列表的性能也不会退化到无法接受的情况。

方案:

如何设计这样一个散列表呢?根据前面讲到的知识,我会从3个方面来考虑设计思路:

- 1.设计—个合适的散列函数;
- 2.定义装载因子阈值,并且设计动态扩容策略;
- 3.选择合适的散列冲突解决方法。

知识总结:

- 一、如何设计散列函数?
- 1.要尽可能让散列后的值随机且均匀分布,这样会尽可能减少散列冲突,即便冲突之后,分配到每个槽内的数据也比较均匀。

- 2.除此之外, 散列函数的设计也不能太复杂, 太复杂就会太耗时间, 也会影响到散列表的性能。
- 3.常见的散列函数设计方法:直接寻址法、平方取中法、折叠法、随机数法等。
- 二、如何根据装载因子动态扩容?
- 1.如何设置装载因子阈值?
- ①可以通过设置装载因子的阈值来控制是扩容还是缩容,支持动态扩容的散列表,插入数据的时间复杂度使用摊还分析法。
- ②装载因子的阈值设置需要权衡时间复杂度和空间复杂度。如何权衡?如果内存空间不紧张,对执行效率要求很高,可以降低装载因子的阈值;相反,如果内存空间紧张,对执行效率要求又不高,可以增加装载因子的阈值。
- 2.如何避免低效扩容? 分批扩容
- ①分批扩容的插入操作: 当有新数据要插入时,我们将数据插入新的散列表,并且从老的散列表中拿出一个数据放入新散列表。每次插入都重复上面的过程。这样插入操作就变得很快了。
- ②分批扩容的查询操作: 先查新散列表, 再查老散列表。
- ③通过分批扩容的方式,任何情况下,插入一个数据的时间复杂度都是O(1)。
- 三、如何选择散列冲突解决方法?
- ①常见的2中方法: 开放寻址法和链表法。
- ②大部分情况下,链表法更加普适。而且,我们还可以通过将链表法中的链表改造成其他动态查找数据结构,比如红黑树、跳表,来避免散列表时间复杂度退化成O(n),抵御散列冲突攻击。
- ③但是,对于小规模数据、装载因子不高的散列表,比较适合用开放寻址法。[7赞]
- Infinite\_gao 2018-11-02 00:47:16

老师可以分享一下,你对hashmap的默认负载因子是0.75的理解吗?是与泊松分布有关吗?[7赞]

作者回复2018-11-02 02:04:58

大牛 能否详细说说

• w1sl1y 2018-11-05 03:42:03

看了下,的确是TREEFY\_THRESHOLD等于8 UNTREEFY\_THRESHOLD等于6 [6特]

• 喜欢你的笑 2018-11-02 01:38:02

能分析—下HashMap的散列函数吗?[5赞]

作者回复2018-11-02 01:53:54

不建议搞得这么详细:) 你就看一眼 有个印象就好了

• w1sl1y 2018-11-03 03:51:09

我怎么hashmap记得红黑树树化的阈值是8,退化的阈值是6,回头看看源码确认下[4赞]

作者回复2018-11-05 02:05:15

确认好留言给我啊