Bloom Filter Technical Report

NDD@newsmth.net 2008 lunar new year

Ver. 0.0.1

Introduction

Hash Table 是以某个 Hash Function 实现 Key: Value 对查和存储的高速数据结构。不过 Hash Table 也有缺点,这就是它的内存利用效率大约只有 50%[GOOGLE BLOG]。当存储大量的拥有长 Key 值的数据集合的时候,这个问题将十分突出。

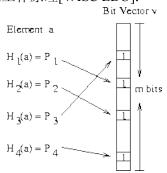
例如我们打算存储全球的垃圾邮件地址,约摸有几十亿个吧[GOOGLE BLOG],加入按照标准 Hash Table 直接都存下来仅仅 Key 就要消耗数百个 G 的内存,这实在大的有点离谱。好在前人 Burton Bloom 先生在 1970 年[Bloom Filter Wiki]就设计出了一个大为节约内存,而且具有很高可靠性的数据结构——Bloom Filter 来对付这类问题。

Concept

Bloom Filter 是通过一组 k 个定义在 n 个输入 key 上的 Hash Function,将上述 n 个 key 映射到 m 位上的数据容器。它提供将新 key 插入的函数 VOID Insert(key),以及查询 key 是否在

集合中的函数 BOOL Query(key)。这里 BOOL Query(key)的返回值以概率 $(1 - e^{kn/m})^k$ [WISC EDU]可能犯以假当真错误,除此以外,Query 不会出以真当假的错误。

下图画出了 Bloom Filter 的工作原理[WISC EDU]:



在 Insert 时,输入 A 给定之后,k 个互相独立的 Hash Function 将它们映射到 m 位中的 k 个位上,并且将这位置 1。如此,Bloom Filter 就记住了元素 A 的"案底",可备以后查询用。

在 Query 时,输入 A 给定之后,我们一样得到 k 个位。当它们都为 1 时,就认为元素 A 是 之前 Insert 的某个成员。

当然这可能会犯以假当真的错误,其概率是 $(1-e^{kn/m})^k$ 。显然我们不会犯以真当假的错误,原因大家想一想就知道了。

Theory

上面的这个"假阳性"概率是怎么计算出的呢?如下:

由于 $k \wedge hash$ function 互相独立, $n \wedge hash$ function $n \wedge hash$ function

$$0$$
的概率是 $\left(1-\frac{1}{m}\right)^{kn}$ 。

发生"假阳性"错误时,要求 k 个 hash function 都不遇到 0,这就是概率 $\left(1-\left(1-\frac{1}{m}\right)^{kn}\right)^k$ 。 大约是 $\left(1-e^{kn/m}\right)^k$ 。 显然 n 与 m 越接近,这错误率越大。反之则越小。

再对上式求偏导数,得到其最小值时有
$$k = \frac{m}{n} \ln 2$$
 。

Tuning

由于内存的大小与误识率的指标通常是确定的,我们可以根据上述公式,确定 k 的最优大小。在[Bloom Filter Calculator]这里有一个计算器可以帮助我们计算出来。例如,我们假设某人有1亿个邮件地址加进了黑名单,她打算出16亿 bit 内存来存储它们,并且要求错误率为0.001.则我们需要6个不同的 Hash Function 就够了。

Hash Function

此类函数是将 Key 映射为数字的函数。对字符串来说,常见的 Hash Function 虽然也有 10来个,但是其实只是 2 大类。分别是累加型与异或移位型。其他的都是它们的变体或者混合。累加型的基本形式为:h(n+1) = P*Key[n+1] + h(n)其中 P 为质数。例如 stlport 中的默认 string hash 就是 h += 5*key[n]。异或移位型的基本形式为:h(n+1) = (Key[n+1] <</>>P) XOR h(n); 这里 P 还是质数。VC++ 8.0 带的 STL 里面的 string hash 基本就是这类。当然,好的 Hash Function 不仅要求速度快,还要求分布均匀,所以往往经过许多实验,带有一些神秘的数字。但是——它们都是质数,神奇的种族……[General Purpose Hash Function Algorithms]

如果你找不到 k 个独立的 Hash Function 给你的 Bloom Filter 使用,你可以造假: 先找一个 Hash Function 比如 h += 5*key[n],然后在后面加几个常数得到其它的 Hash Function。不过代价就是错误率的提高:-P[WISC EDU]

Misc

Bloom Filter 是一个有趣的数据结构,我觉得其实它是一个特殊的退化 Hash Table。退化到不处理 Collision,不存储 Key 值。你看,如过 Hash Table 假如不存储 Key,其实不就是一个k==1 的 Bloom Filter 而已嘛。

Reference

[GOOGLE BLOG]数学之美系列二十一,布隆过滤器(Bloom Filter)

http://www.googlechinablog.com/2007/07/bloom-filter.html

[Bloom Filter Wiki] Bloom Filter Wiki in Answers.com

http://www.answers.com/bloom%20filter

[WISC EDU]Bloom Filters - the math

 $\underline{http://pages.cs.wisc.edu/\sim} cao/papers/summary-cache/node8.html$

[Bloom Filter Calculator]

 $\underline{http://www.cc.gatech.edu/\!\!\sim\!\!manolios/bloom-filters/calculator.html}$

[General Purpose Hash Function Algorithms]

 $\underline{http://www.partow.net/programming/hashfunctions/index.html\#AvailableHashFunctions}$