Dynamic Memory Allocation

杨天祺

\Box	· =
	71
-	

1	摘要	2
2	离线问题 2.1 优化目标	2
	2.2 模型表述	
	2.3 内存分配图	
	2.4 最优算法	4
3 在	在线问题	5
	3.1 Sequential-fit Methods	5
	3.1.1 First-fit Strategy	5
	3.1.2 Next-fit Strategy	
	3.1.3 Best-fit Strategy	5
	3.1.4 Worst-fit Strategy	6
	3.2 Buddy Methods	6

1 摘要

由于内存资源有限,但是内核和各个进程都需要使用内存空间,因此内核需要对内存申请进行管理,有效地分配内存空间。

但是内存分配算法需要考虑的因素比较多,例如算法本身的效率,产生内碎片和外碎片的多少等。但就算不考虑这么多,这个问题也是极其困难的。例如即使我们只考虑最小化一个进程运行的峰值利用率,并且在离线情况下,求解最优的策略也被证明是 NP-Hard 的 [6]。但是在离线情况下,有一些近似算法可以达到较好的复杂度,例如存在一个 $2+\epsilon$ 近似比的多项式算法 [5],可以较快的得到一个近似解。

在离线情况下就是 NP-Complete 的,因此在在线的情况下就更加难以处理。一般现在动态内存分配采用贪心思想(例如最先匹配算法),或是一些启发式的方法(例如 slab 算法 [2])等。

本文前面部分分析了离线情况下最优算法,再对动情况的一些启发式算法做了一些讨论。

2 离线问题

我们先考虑对于单个程序的离线的情况。这个时候我们提前知道整个内存分配申请序列,要求一个为每一个申请分配的方案,使得某个条件最优化。目前已有研究表明,在最小化申请的堆大小的情况下的求最优解是 NP-Hard 的 [6],近似算法则有 $(2+\epsilon)$ 近似比的多项式算法 [5]。我们在这里提出一个较 [6] 更为简洁的证明。在 [1] 的 Appendix B 中还给出了一个求最优解的问题是 Strongly NP-Hard 的。

2.1 优化目标

这里我们考虑的是最小化峰值利用率 [3]。即若我们假定 n 个分配和释放请求按照顺序处理,在处理完第 i 个情况之后,它的有效载荷 (payload) 是 P_i ,即当前被分配的所有块的大小和为 P_i ,而此时堆的大小是 H_i 。则第 i 个时刻的峰值利用率 U_i 定义为

$$U_i = \frac{\max_{j \le i} P_j}{H_i}$$

我们分配器的目标就是最小化 U_n 。

而一般我们假设 H_i 是单调不减的,而由于每个时刻我们 P_i 都是确定且已知的,因此 $\max_{i \in I} P_i$ 也是已知的。因此我们最小化 U_n ,等于最小化 H_n 。

2.2 模型表述

这个时候我们问题可以被形式化地表述成:

假定有 m 个单位空间的内存(代表一个大小为 m 的堆)。给定 n 个内存分配的申请,第 i 个申请有一个申请大小 $size_i$,以及存在的时间区间 $[tl_i,tr_i]$ 。要为每个内存分配请求分配空间中一个连续的区间 $[l_i,r_i]$,区间长度为 $size_i$,即满足 r_i – l_i + 1 = $size_i$ 。要求不存在两个分配 i 和 j 满足 $[tl_i,tr_i]$ 和 $[tl_j,tr_j]$ 相交且 $[l_i,r_i]$ 和 $[l_j,r_j]$ 相交。求最小的 m 使得存在一个可行的 $[l_i,r_i]$ 序列满足上述条件。

当然,我们可以二分答案 m,变成判断对于一个给定的 m,是否存在一个可行的 $[l_i, r_i]$ 序列满足上述条件。

2.3 内存分配图

我们将每个内存分配请求放到一个二维平面中,这个二维平面中横坐标是时间,纵坐标是 $1 \sim m$ 号内存。那么每个内存分配请求就是一个以 $[tl_i,tr_i]$ 为横坐标区间, $[l_i,r_i]$ 为纵坐标区间的矩形。我们将其称为对应的分配方案的内存分配图。而内存分配不能冲突的限制就等价与 n 个内存分配请求对应的矩形不相交。而对于每个矩形, $[tl_i,tr_i]$ 是请求的性质,是固定的,而你要求的就是一个可行的 $[l_i,r_i]$ 序列。

例如图 1 则为一个可能的内存分配图,这里有 3 个内存分配需求,分别是时刻 1~5 的一个大小为 3 的申请,时刻 3~9 的一个大小为 1 的申请,时刻 6~11 的一个大小为 3 的申请。这里将第 1 个申请分配到 3~5 号内存区域,第 2 个分配到第 1 号,第 3 个分配到第 2~4 号。此时 m=5。当然这不是这个问题的最优答案,因为第 1 个请求我们可以放在 2~4 的位置,这样 m 就为 4。

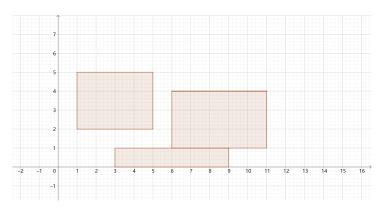


Figure 1: 内存分配图示例

因此经过这个转化后,问题变成了如下形式:

在二维平面上,给定 n 个矩形,问是否存在一种将所有矩形都上下平移的方案,使得所有矩形的纵坐标都在 $0 \sim m$ 之间,且各个矩形不相交。

这里上下平移即为选定一个合适的纵坐标起始位置 li。

2.4 最优算法

那么最小化峰值利用率就是要求出最小的 m,使得存在一个可行的内存分配 图。

定理 2.1. 求可行的最小峰值利用率问题是 NP-Complete 的。

Proof: 我们尝试将问题规约到 Partition Problem, 而 Partition Problem 是 Karp 在 1972 年证明的 21 个 NP-Complete 问题之一 [4]。

我们考虑下面这个内存分配图(若有边横坐标相同重合表示它们的先后顺序不影响):

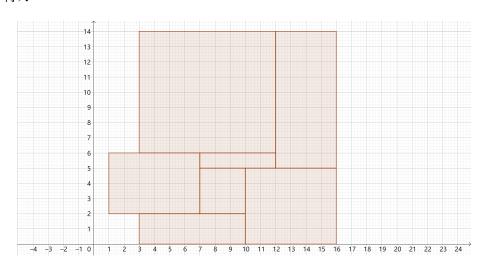


Figure 2: 构造内存分配图

对于这个内存申请序列而言,可以证明这是唯一的可行的 m = 14 的分配方案(除去和它对称的一个)。证明可以通过程序搜索实现。搜索实现可以见tools/opt.cpp。我们称这张图和其对应的申请序列为 锁。

同样可以证明如果把每次申请的内存需求都乘上一个固定的值 k,那么也仅存在唯一的 m=14k 的方案,即为将所有矩形纵坐标都乘 k 对应的图。我们称乘 k 之后的结果为 k— 锁。

那么我们考虑对于一个 Partition Problem, 给定一个 n 个元素的集合 S, S 中所有元素的和为 2K, 则我们在 k— 锁的基础上添加如下一些存在时间在 $[tl_i, tr_i] = [1, 2]$ 的内存申请:

- 1. 一个大小为 6K 的申请
- 2. 对于集合 S 中的每个元素 a,添加一个大小为 2a 的申请

则由于 6K 的申请必须被放在图 2 中最左边的矩形的上面,因此除掉 6K 的申请,剩下的部分被图 2 中最左边的矩形分为上下各 2K 大小的两个部分。因此此时我们的问题和将剩下 S 中的每个元素分到上面或下面部分等价。我们要

从 S 中选出一个子集,将它们分到下面,剩下的分到上面,而两边选出的集合的和应当都恰好是 K。这与 Partition Problem 等价。

因此我们证明了任何 Partition Problem 都可以用多项式时间转化成我们当前的问题,因此这个问题是 NP-Complete 的。

3 在线问题

由于在线情形我们不知道未来的情况,因此我们只能通过贪心或启发式等方法进行近似。我们可以将动态内存分配算法大致分为以下三类:

- 1. Sequential-fit Methods, 例如最先匹配算法
- 2. Buddy Methods, 例如 Buddy System
- 3. Segregated-storage Methods, 例如 Slab

3.1 Sequential-fit Methods

这一类算法将所有空闲的块按照一定的方式排序,排成一个线性的结构,然后在 alloc 的时候从线性结构中找出满足条件的第一个块进行分配。这类算法一般采用了贪心策略。一般按照贪心策略的不同分为以下几种:

3.1.1 First-fit Strategy

这种策略是将所有空闲快按照位置从前向后排序,每次找到第一个足够大的块。这是按照位置从前向后贪心。这种策略实现简单,但是可能会导致前面的位置堆积很多小的外碎片。所需时间会按照分配次数逐渐变长。

3.1.2 Next-fit Strategy

这是 First-fit Strategy 的一个简易优化。First-fit Strategy 的问题是每次它都从第一个开始找,这会导致靠前的位置容易产生小碎片。因此 Next-fit Strategy 的思路是每次从上一次搜索结束的位置可以找,这样开始位置就具有一定的随机性,避免了碎片的大量堆积。

3.1.3 Best-fit Strategy

这种策略是将所有空闲块按照大小从小往大排序,每次找到第一个足够大的块。这是按照大小贪心,每次找到最小的可行块。这种策略可以留出更多空间给大的内存申请,但是实现起来相对困难。

3.1.4 Worst-fit Strategy

这种策略与 Best-fit Strategy 恰好相反,它把所有空闲块按从大向小排序,每次找到最大的一块。这个方法在申请较多小内存的时候较有用。

3.2 Buddy Methods

这部分比较常用的即为 Buddy Memory Allocation, 思路是将内存每次分成两块,然后按照二进制进行分配。详情可以参见 [7]。

References

- [1] Reuven Bar-Yehuda, Michael Beder, and Dror Rawitz. A constant factor approximation algorithm for the storage allocation problem. <u>Algorithmica</u>, 77(4):1105–1127, 2017.
- [2] Jeff Bonwick et al. The slab allocator: An object-caching kernel memory allocator. In USENIX summer, volume 16. Boston, MA, USA, 1994.
- [3] Randal E. Bryant and David R. O'Hallaron. <u>Computer Systems: A Programmer's Perspective Plus MasteringEngineering with Pearson eText Access Card Package. Pearson, 3rd edition, 2015.</u>
- [4] Richard M Karp. Reducibility among combinatorial problems. In <u>Complexity</u> of computer computations, pages 85–103. Springer, 1972.
- [5] Tobias Mömke and Andreas Wiese. A $(2 + \epsilon)$ -approximation algorithm for the storage allocation problem. 2015.
- [6] J. M. Robson. Storage allocation is np-hard. <u>Information Processing Letters</u>, 11(3):119–125, 1980.
- [7] Wikipedia. Buddy memory allocation Wikipedia, the free encyclopedia, 2018.