

数据结构: Homework 2

张霄 2019030045

October 22, 2023

Problem 1

当 $n < 2^k$ 时, 作用于初始为 0 的计数器 n 次, 对于 $i > \lfloor \log n \rfloor$ 的位来说始终没有影响, 但是对 $i \leq \lfloor \log n \rfloor$ 的位置来说, $A[0]$ 会变化 n 次, $A[1]$ 会变化 $\lfloor n/2 \rfloor$ 次, 以此类推, $A[i]$ 会变化 $\lfloor n/2^i \rfloor$ 次, 因此总的代价满足:

$$\sum_{i=0}^{\lfloor \log n \rfloor} \lfloor \frac{n}{2^i} \rfloor < n \sum_{i=0}^{\infty} \frac{1}{2^i} = 2n$$

所以从 0 开始调用 n 次 INCREMENT 操作的代价是 $\mathcal{O}(n)$ 的, 那么平均代价就是:

$$\mathcal{O}(n)/n = \mathcal{O}(1)$$

当 $n \geq 2^k$ 时, 所有 k 都会被占满, $A[0]$ 会变化 2^k 次, $A[1]$ 会变化 2^{k-1} 次, 以此类推, $A[k]$ 会变化 1 次, 因此总的代价满足:

$$\sum_{i=0}^k 2^i = 2^{k+1} - 1 \leq 2n - 1 = \mathcal{O}(n)$$

平均代价为:

$$\mathcal{O}(n)/n = \mathcal{O}(1)$$

Problem 4

先对这 n 个长度进行排序, 这个过程需要 $\mathcal{O}(n \log n)$ 复杂度。之后想要计算个数仍旧需要遍历, 可以使用二分查找的方法。假设我们排序的结果是从小到大, 存在数组 A 中 (下标从 0 到 $n-1$), 那么用一个 *for* 循环, 从下标为 $n-1$ 的木棒开始到下标为 2 的木棒截止。假设我们现在循环到了下标为 i 的木棒, *left* 指向 index 为 0 的位置, *right* 指向 index 为 $i-1$ 的位置。接着判断条件 $A[\text{left}] + A[\text{right}] > A[i]$, 如果满足条件那么就给我们的结果加上 $\text{right} - \text{left}$, 同时让 *right* 向左移一位; 如果不满足条件我们就让 *left* 向右移一位, 直到 $\text{left} \geq \text{right}$ 为止。

Algorithm 1 Binary Search

1: $A[n]$	▷ Put n numbers in an array A
2: $Arrays.sort(A)$	▷ Sort array A from small to large
3: $nums = 0$	▷ The number of triangles that can be formed
4: for i from $n-1$ to 2 do	
5: $left = 0, right = i - 1$	
6: while $left < right$ do	
7: if $A[left] + A[right] > A[i]$ then	

```

8:         nums += right - left
9:         right = right - 1
10:    else
11:        left = left + 1
12:    end if
13: end while
14: end for
15: return nums

```

最终得到的 *nums* 就是总的三角形数，该部分复杂度为 $\mathcal{O}(n^2)$ 。总的复杂度为

$$\mathcal{O}(n \log n) + \mathcal{O}(n^2) = \mathcal{O}(n^2)$$

Problem 5

容量递增策略 `T* oldElem = _elem; _elem = new T[_capacity += INCREMENT]`

最坏情况下在初始容量为 0 的空向量中连续插入 $n = m * I \gg 2$ 个元素，而无删除操作，因此在第 $1, I + 1, 2I + 1, \dots$ 次插入时需要扩容。每次扩容复制原向量的时间成本依次为 $\mathcal{O}(0), \mathcal{O}(I), \mathcal{O}(2I), \dots, \mathcal{O}((m-1)I)$ 累计扩容时间为

$$\mathcal{O}(0) + \mathcal{O}(I) + \dots + \mathcal{O}((m-1)I) = \mathcal{O}(n^2)$$

分摊扩容时间为

$$\mathcal{O}(n^2)/n = \mathcal{O}(n)$$

空间利用率考虑向量实际规模与其内部数组容量的比值，即装填因子)，显然当 n 足够大的时候，装填因子趋近于 100%。

容量倍增策略 `T* oldElem = _elem; _elem = new T[_capacity <= 1];`

最坏情况在初始容量为 1 的满向量中，连续插入 $n = 2^m \gg 2$ 个元素而无删除操作，在第 $1, 2, 4, 8, 16, \dots$ 次插入时需要扩容。每次扩容的时间成本为 $1, 2, 4, 8, 16, \dots, 2^{m-1}, 2^m = n$ 累计扩容时间为

$$\mathcal{O}(1) + \mathcal{O}(2) + \mathcal{O}(4) + \dots + \mathcal{O}(2^{m-1}) + \mathcal{O}(2^m) = \mathcal{O}(2^{m+1} - 1) = \mathcal{O}(n)$$

分摊扩容时间为

$$\mathcal{O}(n)/n = \mathcal{O}(1)$$

空间利用率大于 50%

综上所述，容量倍增的时间成本较容量递增更小，但空间利用率更大，可以认为容量倍增是在空间上适当牺牲换取时间上的巨大收益。