

【数据结构】 Day1

▼ Class	Advanced Data Structures
📅 Date	@December 1, 2021
🔗 Material	
# Series Number	
☰ Summary	

【Ch2】 算法分析

2.1 数学基础

估计算法资源消耗所需分析是一个理论问题，因此需要一套正式的系统构架，从下面数学定义开始：

1. 如果存在正常数 c 和 n_0 使得 $N \geq n_0$ 时 $T(N) \leq cf(N)$ ，则记为 $T(N) = O(f(N))$
2. 如果存在正常数 c 和 n_0 使得 $N \geq n_0$ 时 $T(N) \geq cg(N)$ ，则记为 $T(N) = \Omega(g(N))$
3. $T(N) = \Theta(h(N))$ 当且仅当 $T(N) = O(h(N))$ 且 $T(N) = \Omega(h(N))$

这些定义的目的是要在函数间建立一种相对的级别。给定两个函数，通常存在一些点，在这些点上一个函数的值小于另一个函数的值。因此，像 $f(N) < g(N)$ 这样的声明是没有什么意义的。

所以，我们比较它们的相对增长率(relative rate of growth)。

1. 如果我们用传统的不等式来计算增长率，那么第一个定义是说 $T(N)$ 的增长率小于等于 $f(N)$ 的增长率。
2. 第二个定义 $T(N) = \Omega(g(n))$ 是说 $T(N)$ 的增长率大于等于 $g(N)$ 的增长率。
3. 第三个定义 $T(N) = \Omega(h(N))$ 是说 $T(N)$ 的增长率等于 $h(N)$ 的增长率

当我们说 $T(N) = O(f(N))$ 时，我们是在保证函数 $T(N)$ 是在以不快与 $f(N)$ 的速度增长；因此 $f(N)$ 是 $T(N)$ 的一个上界(upper bound)

于此同时， $f(N) = \Omega(T(N))$ 意味着 $T(N)$ 是 $f(N)$ 的一个下界(lower bound)

了解定义后，我们需要掌握的重要结论为：

1. 法则一：

如果 $T_1(N) = O(f(N))$ 且 $T_2(N) = O(g(N))$ ，那么

1. $T_1(N) + T_2(N) = \max(O(f(N)), O(g(N)))$

2. $T_1(N) * T_2(N) = O(f(N) * g(N))$

2. 法则二：

如果 $T(N)$ 是一个 k 次多项式，则 $T(N) = \Theta(N^k)$

3. 法则三：

对任意常数 k ， $\log_k(N) = O(N)$ 。它告诉我们对数增长的非常缓慢

注意：将常熟或低阶放进大 O 是不好的习惯。不要写成 $T(N) = O(2N^2)$ ，正确的形式应该是 $T(N) = O(N^2)$

2.3 要分析的问题

影响程序运行时间的主要因素为使用的算法以及对该算法的输入。

典型的情况是：输入的大小是主要的考虑方面。我们定义两个函数 $T_{avg}(N)$ 和 $T_{worst}(N)$ 分别为输入为 N 时，算法所花费的平均运行时间和最坏情况下的运行时间。显然，

$$T_{avg}(N) \leq T_{worst}(N)。$$

一般来说，所需要的量是最坏情况下的运行时间。其原因是它对所有的输入提供了一个界限，包括特别坏的输入，而平均情况分析不提供这样的界。另一个原因是平均情况的界计算起来通常要困难得多。

注意：我们在分析算法时忽略从计算机磁盘中读取数据的时间