

算法设计与分析

Algorithm Design and Analysis

第一章 绪论

1.1 算法的基本特征

算法是一系列解决问题的过程，能够对给定的输入在有限的时间内获得所要求的输出。

算法应具备的五个基本特征为：

- ①有穷性： 必须在执行有穷步后终止
- ②确定性： 算法的每一步均有明确的意义
- ③输入： **0**或多个
- ④输出： **1**个或多个
- ⑤可行性： 每一步的执行时间都是有限的

1.2 算法研究的意义

例1: 排序 10^6 个数据的数组

即: 输入的规模 $n=10^6$

	运算速度	算法效率	排序时间
计算机A	10^9 次/秒	$2n^2$	$2 \times (10^6)^2 / 10^9 = 2000$ 秒
计算机B	10^7 次/秒	$50n \lg n$	$5 \times 10^6 \times \lg 10^6 / 10^7 \approx 100$ 秒

例2：五个算法的运行时间分别为： $T_1(n)=33n$ ，
 $T_2(n)=46n\lg n$ ， $T_3(n)=13n^2$ ， $T_4(n)=3.4n^3$ ， $T_5(n)=2^n$ ，其中
 n 为输入的规模，计算机处理速度为1,000,000次/秒。

n	$T_1(n)$	$T_2(n)$	$T_3(n)$	$T_4(n)$	$T_5(n)$
10	0.00033	0.0015	0.0013	0.0034	0.001
100	0.0033	0.03	0.13	3.4	4×10^{16} 年
1000	0.033	0.45	13	94小时	
10000	0.33	6.1	22分	39天	

1.3 算法的描述形式(Pseudocode)

例3：插入排序算法

Insert-sort(A)

1 for $j \leftarrow 2$ to $\text{length}[A]$

2 do $\text{key} \leftarrow A[j]$

 ▶ $A[j]$ 插入到已排好序的子数组 $A[1..j-1]$ 中

3 $i \leftarrow j-1$

4 while $i > 0$ and $A[i] > \text{key}$

5 do $A[i+1] \leftarrow A[i]$

6 $i \leftarrow i-1$

7 $A[i+1] \leftarrow \text{key}$

伪语言说明(P11)

1.4 算法分析

包括时间复杂度和空间复杂度的分析

传统分析方法: \sum (指令的一次执行时间 \times 一条指令的执行次数)

其中: C_i 表示每条指令一次
执行的时间
 t_j 表示第 j 次循环 while

语句执行的次数

指令执行时间	执行次数
C_1	n
C_2	$n-1$
C_3	$n-1$
C_4	$\sum_{j=2}^n t_j$
C_5	$\sum_{j=2}^n (t_j - 1)$
C_6	$\sum_{j=2}^n (t_j - 1)$
C_7	$n-1$

$$T(n) = C_1n + C_2(n-1) + C_3(n-1) + C_4 \sum_{j=2}^n t_j \\ + C_5 \sum_{j=2}^n (t_j - 1) + C_6 \sum_{j=2}^n (t_j - 1) + C_7(n-1)$$

最好情况：输入数据状态为升序，此时 $A[i] \leq \text{key}$ ，所以 $t_j = 1$

$$T(n) = C_1n + C_2(n-1) + C_3(n-1) + C_4(n-1) + C_7(n-1) \\ = (C_1 + C_2 + C_3 + C_4 + C_7)n - (C_2 + C_3 + C_4 + C_7) \\ = An + B$$

最坏情况：输入数据状态为倒序，此时 $A[i] > \text{key}$ ，所以 $t_j = j$

$$T(n) = C_1n + C_2(n-1) + C_3(n-1) + C_4 \\ = \frac{1}{2}(C_4 + C_5 + C_6)n^2 + (C_1 + C_2 + C_3 + \frac{1}{2}C_4 - \frac{1}{2}C_5 \\ - \frac{1}{2}C_6 + C_7)n - (C_2 + C_3 + C_4 + C_7) \\ = An^2 + Bn + C$$

平均情况：

是指在不同的输入条件下算法平均的运行时间。

直观分析：插入 $A[j]$ 时需比较 $j/2$ 次，即 $t_j=j/2$

所以 $T(n)$ 应和 n^2 相关。

对于三种情况下算法的时间复杂度，通常会更多地关注最坏情况下的时间复杂度，原因有：

- ①是算法运行时间的上限，也是算法改进的一个判断标准
- ②在很多时间问题中，由于缺少足够的信息，因此算法往往运行在最坏情况
- ③算法的平均情况下的时间往往与最坏情况下的时间复杂度相同

1.5 增长速率(order of growth)

一个算法的时间是由其增长速率所决定的，所以对于算法时间复杂度的研究主要侧重的是算法的渐进性能，即当问题的输入规模 n 很大时算法的运行效率。对于一个多项式时间的算法，如： $T(n) = An^2 + Bn + C$ ，当 n 很大时， $T(n)$ 的增长速率是由最高项 n^2 所决定。

1.6 算法正确性分析

循环不变式(loop Invariant)方法:先确定算法的循环不变式，然后检查此循环不变式在算法执行期间是否满足以下三个条件：

- ①初始状态 (Initialization): 循环前循环不变式为真
- ②保持状态 (Maintenance): 如果本次循环前循环不变式为真, 则本次循环后依然为真
- ③终止状态 (Termination): 退出循环时, 循环不变式为真

例: 插入排序算法的正确性分析:

循环不变式为: 子数组 $A[1..j-1]$ 始终为排好序的状态

① 初始状态 (Initialization):

∵ 循环开始前 $j=2$

∴ 进入循环前子数组 $A[1..j-1]$ 只有一个元素, 此时子数组为排好序的状态

② 保持状态(Maintenance):

- ∵ while循环前 $i=j-1$, 若子数组 $A[1..i]=A[1..j-1]$ 为真, 循环开始时, 插入排序的过程是依次后移 $A[j-1]$ 、 $A[j-2]$ 、 \dots 并把新的关键字插入到合适的位置, 此时子数组 $A[1..j-1]$ 扩充为 $A[1..j]$ 且为排好序的状态
- ∴ $j++$ 后循环不变式 $A[1..j-1]$ 为真

③ 终止状态(Termination):退出循环时,

- ∵ $j=n+1$, 此时子数组 $A[1..j-1]=A[1..n]$ 包含所有元素且为排好序的状态
- ∴ 循环不变式为真

第二章 渐进符号(Asympototic notation)

2.1 Θ 符号(渐近符号)

def: $\Theta(g(n)) = \{ f(n): \text{存在大于0的常数 } C_1、C_2 \text{ 和 } n_0, \text{ 使得对于所有的 } n \geq n_0, \text{ 都有 } 0 \leq C_1 g(n) \leq f(n) \leq C_2 g(n) \}$

记为: $f(n) = \Theta(g(n))$ 。

注意点:

① 常数 $C_1、C_2 > 0$

② 只需要存在某个 $C_1、C_2 > 0$ 即可, 不要求对任意的 $C_1、C_2$ 。

例1: $f(n) = \frac{1}{2}n(n-1)$, 证 $f(n) = \Theta(n^2)$

proof: 令 $g(n) = n^2$, 就是要找到两个正常数 C_1 和 C_2 , 满足

$$C_1 g(n) \leq f(n) \leq C_2 g(n)$$

例2: $f(n) = \frac{1}{2}n^2 + n$, 证 $f(n) = \Theta(n^2)$

proof: $C_1 n^2 \leq f(n) \leq C_2 n^2$

2.2 O符号（渐近上界）

def: $O(g(n)) = \{f(n) : \text{存在大于0的常数} C、n_0, \text{使得对于所有的} n \geq n_0 \text{时, 都有} 0 \leq f(n) \leq Cg(n)\}$

记为: $f(n) = O(g(n))$

例3: 证明 $f(n) = an + b = O(n)$, 其中 $a > 0$ 。

Proof: 即要证 $f(n) = an + b \leq Cn$

例4: 证明 $f(n) = 2n^2 + n = O(n^3)$

proof: 即要找到一个正常数 C , 使得 $f(n) \leq Cn^3$

特别提示, 大O既可表示紧上界也可表示松上界。

2.3 Ω 符号(渐进下界)

def: $\Omega(g(n)) = \{f(n) : \text{存在正常数 } C \text{ 和 } n_0, \text{ 使得对于所有的 } n \geq n_0, \text{ 都有 } 0 \leq Cg(n) \leq f(n)\}$

记为: $f(n) = \Omega(g(n))$

例5: 证明 $f(n) = 3n^2 = \Omega(n)$

proof: 即要证 $Cn \leq 3n^2$

Θ, O, Ω 符号之间存在关系如下:

定理3.1 (P29)

对于任意的函数 $f(n)$ 和 $g(n)$, 当且仅当 $f(n) = O(g(n))$ 且 $f(n) = \Omega(g(n))$ 时, $f(n) = \Theta(g(n))$ 。

2.4 利用极限比较函数间的增长速度

对于函数 $f(n), g(n)$, 如果

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \begin{cases} 0 & \Rightarrow f(n) < g(n) \Rightarrow f(n) = O(g(n)) \\ C & \Rightarrow f(n) = g(n) \Rightarrow f(n) = \Theta(g(n)) \\ \infty & \Rightarrow f(n) > g(n) \Rightarrow f(n) = \Omega(g(n)) \end{cases}$$

例6: $f(n) = \frac{1}{2}n(n-1), g(n) = n^2$

例7: $f(n) = \lg n, g(n) = \sqrt{n}$