

## 第二章 算法基础

### 1. 插入排序（第六章）

### 2. 分析算法（概念）

1）随机访问机（Random-Access Machine, RAM）：一种单处理器计算模型，没有并发操作；

2）RAM 模型指令：算术指令（加、减、乘、除、取余、向上/下取整）；数据移动指令（装入、存储、复制）；控制指令（条件/无条件转移、子程序调用与返回）；未列指令（RAM 模型灰色区域，视情况而定）；

3）输入规模：依赖于研究问题；排序或计算离散傅里叶变换规模是输入的项数；两个整数相乘规模是表示数字的二进制位数；算法的输入是图则规模需要两个参数（顶点数和边数）；

4）运行时间：执行的基本操作数或步数，假定执行每行伪代码需要常量时间；给定输入规模，一个算法的运行时间也可能依赖于输入，如最佳情况和最坏情况；运行时间对给定的输入是固定的（随机算法除外）；

5）最坏情况与平均情况：我们往往只研究最坏情况运行时间；算法最坏情况运行时间给出任何输入的运行时间的上界（，最好情况的运行时间给出任何输入运行时间的下界）；平均情况一般与最坏情况相同；

6）增长量级：只对增长率或增长量级感兴趣，所以①只考虑公式中最重要的项，因为  $n$  很大时低阶项不重要；②忽略最重要项的系数，因为对大输入常量因子不如增长率重要；

### 3. 设计算法——分治法（第四章）和归并排序（第六章）

## 第三章 函数的增长

### 1. 渐进记号

1) 渐进记号，如  $\Theta(g(n))$ ，表示一个集合，函数  $f(n) \in \Theta(g(n))$ ，通常记为  $f(n) = \Theta(g(n))$

#### ① 渐进紧确界记号： $\Theta$ (big-theta)

对所有  $n \geq n_0$  时，函数  $f(n)$  乘一个常量因子可等于  $g(n)$ ，我们称  $g(n)$  是  $f(n)$  的一个渐进紧确界（asymptotically tight bound）； $\Theta(g(n))$  的定义要求每个成员  $f(n) \in \Theta(g(n))$  均渐进非负，即当  $n$  足够大时， $f(n)$  非负；渐进正函数就是对所有足够大的  $n$  均为正的函数；

方式一：设  $f(n)$  和  $g(n)$  是定义域为自然数集合的函数。如果  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)}$  存在，并且等于某个常数  $c (c > 0)$ ，那么  $f(n) = \Theta(g(n))$ 。通俗理解为  $f(n)$  和  $g(n)$  同阶， $\Theta$  用来表示算法的精确阶。

方式二： $\Theta(g(n)) = f(n)$ ：存在正常量  $c_1$ 、 $c_2$  和  $n_0$ ，使得对所有  $n \geq n_0$ ，有  $0 \leq c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n)$ 。若存在正常量  $c_1$ 、 $c_2$ ，使得对于足够大的  $n$ ，函数  $f(n)$  能“夹入” $c_1 g(n)$  与  $c_2 g(n)$  之间，则  $f(n)$  属于集合  $\Theta(g(n))$ ，记作  $f(n) \in \Theta(g(n))$ 。作为代替，我们通常记“ $f(n) = \Theta(g(n))$ ”。

#### ② 渐进上界记号： $O$ (big-oh)

根据符号  $O$  的定义，用它评估算法的复杂度得到的只是问题规模充分大时的一个上界；这个上界的阶越低，评估越精确，越有价值；渐进上界包括渐进紧确的上界和非渐进紧确的上界；

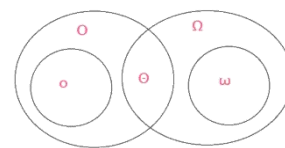
定义：设  $f(n)$  和  $g(n)$  是定义域为自然数集  $N$  上的函数。若存在正数  $c$  和  $n_0$ ，使得对一切  $n \geq n_0$  都有  $0 \leq f(n) \leq cg(n)$  成立，则称  $f(n)$  的渐进的上界是  $g(n)$ ，记作  $f(n) = O(g(n))$ 。通俗的说  $n$  满足一定条件范围内，函数  $f(n)$  的阶不高于函数  $g(n)$ 。

$O(1) < O(\log n) < O(n) < O(n \log n) < O(n^2) < O(2^n) < O(n!) < O(n^n)$   
需要注意的是：对数函数在没有底数时，默认底数为 2；如  $\lg n = \log n = \log_2 n$  因为计算机中很多程序是用二分法实现的。

#### ③ 渐进下界记号： $\Omega$ (big-omega)

当我们说运行时间为  $O(n^2)$  时，指存在一个属于  $O(n^2)$  的函数  $f(n)$ ，使得对  $n$  的任意值（不论什么规模，哪一种输入），其运行时间的上界都是  $f(n)$ ；插入排序的运行时间介于  $\Omega(n)$  和  $O(n^2)$ ；插入排序的最坏情况运行时间为  $\Theta(n^2)$  或  $\Omega(n^2)$ ；

定义：设  $f(n)$  和  $g(n)$  是定义域为自然数集  $N$  上的函数。若存在正数  $c$  和  $n_0$ ，使得对一切  $n \geq n_0$  都有  $0 \leq cg(n) \leq f(n)$  成立，则称  $f(n)$  的渐进的下界是  $g(n)$ ，记作  $f(n) = \Omega(g(n))$ 。通俗的说  $n$  满足一定条件范围内，函数  $f(n)$  的阶不低于函数  $g(n)$ 。



#### ④ 非渐进紧确上界： $o$ (小-oh)

$2n^2 = O(n^2)$  是渐进紧确的，而  $2n = O(n^2)$  是非紧确上界；

定义1：设  $f(n)$  和  $g(n)$  是定义域为自然数集  $N$  上的函数。若对于任意正数  $c$ ，都存在  $n_0$ ，使得对一切  $n \geq n_0$  都有  $0 \leq f(n) < cg(n)$  成立，则称  $f(n)$  的渐进的非紧确上界是  $g(n)$ ，记作  $f(n) = o(g(n))$ 。通俗的说  $n$  满足一定条件范围内，函数  $f(n)$  的阶低于函数  $g(n)$ 。

定义2：设  $f(n)$  和  $g(n)$  是定义域为自然数集合的函数。如果  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$ ，那么  $f(n) = o(g(n))$ 。通俗理解为  $f(n)$  低于  $g(n)$  的阶。

#### ⑤ 非渐进紧确下界： $\omega$ (小-omega)

定义1：设  $f(n)$  和  $g(n)$  是定义域为自然数集  $N$  上的函数。若对于任意正数  $c$ ，都存在  $n_0$ ，使得对一切  $n \geq n_0$  都有  $0 \leq cg(n) < f(n)$  成立，则称  $f(n)$  的渐进的非紧确下界是  $g(n)$ ，记作  $f(n) = \omega(g(n))$ 。通俗的说  $n$  满足一定条件范围内，函数  $f(n)$  的阶高于函数  $g(n)$ 。

定义2：设  $f(n)$  和  $g(n)$  是定义域为自然数集合的函数。如果  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty$ ，那么  $f(n) = \omega(g(n))$ 。通俗理解为  $f(n)$  高于  $g(n)$  的阶。

### 2) 等式和不等式中的渐进记号

渐进记号在公式中表示不关注名称的匿名函数；渐进记号出现在等式左边表示任意，出现在等式右边表示存在；对于任意等号左边的匿名函数，总存在一个等号右边的匿名函数使得等式成立；

### 3) 各种性质

①传递性；②自反性；③对称性；④转置对称性；⑤三分性（不是所有函数都可渐进比较）

### 2. 标准记号与常用函数

## 第四章 分治策略

### 0. 概述

- 1) 层递归步骤：①分解 Divide（将问题划分为一些子问题）；②解决 Conquer（递归求解子问题）；③合并 Combine（将子问题的解组合成原问题的解）
- 2) 子问题种类：①递归情况（Recursive Case）：子问题足够大需要递归求解时；②基本情况（Base Case）：子问题小到直接求解；③合并步骤：除与原问题形式相同规模更小的子问题外，需要求解的与原问题不同的子问题，这类子问题求解视作合并的一部分；
- 3) 递归式（Recurrence）：一个等式或不等式，通过更小输入上的函数值来描述一个函数；通常忽略边界条件（向上/下取整）；
- 4) 求解递归式 $\Theta$ 或 $O$ 渐进界的方法：①代入法；②递归树法；③主方法；
- 5) 不等式递归式：如 $T(n) \leq 2T(n) + \Theta(n)$ ，仅描述了 $T(n)$ 的上界，因此可以用大 $O$ 符号来表示解； $T(n) \leq 2T(n) + \Theta(n)$ ，仅描述了 $T(n)$ 的下界，因此可以用大 $\Omega$ 符号来表示解；

### 1. 最大子数组问题

- 1) 问题描述：某时刻可以买入一支股票并在之后某时刻卖出，目标时最大化收益；

- 2) 暴力解法：尝试每对买进卖出日期组合，只要卖出在买入之后；则 $n$ 天共有 $\binom{n}{2} = \frac{n!}{2!(n-2)!} = \Theta(n^2)$ 种日期组合；处理每对日期的开销为常量，因此运行时间为 $\Omega(n^2)$ ；

- 3) 问题变换：我们的目的是寻找一段日期，使得第一天到最后一天的价格差最大；我们将输入数据从每日价格变为每日价格变化；第 $i$ 天的价格变化定义为第 $i$ 天和第 $i-1$ 天的价格差，称为数组 $A$ ；此时问题转换为寻找 $A$ 的和最大的非空连续子数组，称为最大子数组（Maximum Subarray）；只求一个最大子数组；只有当数组中包含负数时，最大子数组问题才有意义；

- 4) 分治法： $A[low..high]$ 的任何连续子数组 $A[i..j]$ 所处的情况是以下三种情况之一； $A[low..high]$ 的最大子数组必然是 $A[low..mid]$ 、 $A[mid+1..high]$ 、跨越中点所有子数组中和最大者； $A[low..mid]$ 和 $A[mid+1..high]$ 仍是最大子数组问题，可以递归求解；跨越中点所有子数组并非原问题更小规模实例，因为加入了子数组必须跨越中点的限制，我们需要找出 $A[i..mid]$ 和 $A[mid+1..j]$ 然后将其合并；如果 $A[low..high]$ 包含 $n$ 个元素，则调用花费 $\Theta(n)$ 时间，for循环每次迭代 $\Theta(1)$ ，3-7行 $mid - low + 1$ 次，10-14行 $high - mid$ 次，共计 $high - low + 1$ 次；递归过程中，6行子问题并非原问题更小规模实例，因此视为合并部分。

完全位于子数组 $A[low..mid]$ 中，因此 $low \leq i \leq j \leq mid$ 。

完全位于子数组 $A[mid+1..high]$ 中，因此 $mid < i \leq j \leq high$ 。

跨越了中点，因此 $low \leq i \leq mid < j \leq high$ 。

FIND-MAX-CROSSING-SUBARRAY( $A, low, mid, high$ )

```
1 left-sum = -∞
2 sum = 0
3 for i = mid downto low
4     sum = sum + A[i]
5     if sum > left-sum
6         left-sum = sum
7     max-left = i
8 right-sum = -∞
9 sum = 0
10 for j = mid + 1 to high
11     sum = sum + A[j]
12     if sum > right-sum
13         right-sum = sum
14     max-right = j
15 return (max-left, max-right, left-sum + right-sum)
```

FIND-MAXIMUM-SUBARRAY( $A, low, high$ )

```
1 if high == low
2     return (low, high, A[low]) // base case: only one element
3 else mid = ⌊(low+high)/2⌋
4 (left-low, left-high, left-sum) =
5     FIND-MAXIMUM-SUBARRAY(A, low, mid)
6 (right-low, right-high, right-sum) =
7     FIND-MAXIMUM-SUBARRAY(A, mid+1, high)
8 (cross-low, cross-high, cross-sum) =
9     FIND-MAX-CROSSING-SUBARRAY(A, low, mid, high)
10 if left-sum ≥ right-sum and left-sum ≥ cross-sum
11     return (left-low, left-high, left-sum)
12 elseif right-sum ≥ left-sum and right-sum ≥ cross-sum
13     return (right-low, right-high, right-sum)
14 else return (cross-low, cross-high, cross-sum)
```

合并

- 5) 算法分析：假设原问题规模为 $2$ 的幂，这样所有子问题规模均为整数；用 $T(n)$ 表示 FIND-MAXIMUM-SUBARRAY 求解 $n$ 个元素的最大子数组的运行时间； $n=1$ 时 $T(1) = \Theta(1)$ ；当 $n>1$ 时为递归情况，第1、3行为常量时间，第4、5行为规模更小实例用时 $T(n/2)$ ，第6行调用 FIND-MAX-CROSSING-SUBARRAY 花费 $\Theta(n)$ 时间，第7-11行仅花费 $\Theta(1)$ 时间，因此有 $T(n) = \Theta(1) + 2T(n/2) + \Theta(n) + \Theta(1) = 2T(n/2) + \Theta(n)$ ；最大子数组问题实际存在一个线性时间算法。

### 2. 归并排序

- 1) 问题描述：见第6章

- 2) 分治法：归并算法的关键是合并，调用 MERGE( $A, p, q, r$ )来完成合并；其中 $A$ 是一个数组 $p$ 、 $q$ 、 $r$ 是数组下标；认为 $A[p..q]$ 和 $A[q+1..r]$ 都已经排好序；需要 $\Theta(n)$ 时间；每个堆底部放一张哨兵牌；

MERGE( $A, p, q, r$ )

```

1   $n_1 = q - p + 1$ 
2   $n_2 = r - q$ 
3  let  $L[1..n_1 + 1]$  and  $R[1..n_2 + 1]$  be new arrays
4  for  $i = 1$  to  $n_1$ 
5       $L[i] = A[p + i - 1]$ 
6  for  $j = 1$  to  $n_2$ 
7       $R[j] = A[q + j]$ 
8   $L[n_1 + 1] = \infty$ 
9   $R[n_2 + 1] = \infty$ 
10  $i = 1$ 
11  $j = 1$ 
12 for  $k = p$  to  $r$ 
13     if  $L[i] \leq R[j]$ 
14          $A[k] = L[i]$ 
15          $i = i + 1$ 
16     else  $A[k] = R[j]$ 
17          $j = j + 1$ 

```

MERGE-SORT( $A, p, r$ )

```

1  if  $p < r$ 
2       $q = \lfloor (p+r)/2 \rfloor$ 
3      MERGE-SORT( $A, p, q$ )
4      MERGE-SORT( $A, q+1, r$ )
5      MERGE( $A, p, q, r$ )

```

### 3. 矩阵乘法的 Strassen 算法

### 4. 用代入法求解递归式

### 5. 用递归树方法求解递归式

### 6. 用主方法求解递归式

#### 1) 主定理：

定理 4.1(主定理) 令  $a \geq 1$  和  $b > 1$  是常数,  $f(n)$  是一个函数,  $T(n)$  是定义在非负整数上的递归式:

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

其中我们将  $n/b$  解释为  $\lfloor n/b \rfloor$  或  $\lceil n/b \rceil$ 。那么  $T(n)$  有如下渐近界:

1. 若对某个常数  $\epsilon > 0$  有  $f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon})$ , 则  $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$ 。
2. 若  $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$ , 则  $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$ 。
3. 若对某个常数  $\epsilon > 0$  有  $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon})$ , 且对某个常数  $c < 1$  和所有足够大的  $n$  有  $af(n/b) \leq cf(n)$ , 则  $T(n) = \Theta(f(n))$ 。 ■

2) 主方法 :① $T(n) = 9T(n/3) + n \Rightarrow T(n) = \Theta(n^2)$  ;② $T(n) = T(2n/3) + 1 \Rightarrow T(n) = \Theta(\lg n)$  其中  $b=3/2$  ;③ $T(n) = 3T(2n/4) + n \lg n \Rightarrow T(n) = \Theta(n \lg n)$  由于  $f(n) = \Omega(n^{\log_4 3 + \epsilon})$ , 其中  $\epsilon$  约等于 0.2 ; ④ $T(n) = 2T(n/2) + n \lg n \Rightarrow \text{None}$ , 其中  $\epsilon$  不存在 ;

### 7. 证明主定理