数据结构与算法笔记

Χ

2017年11月10日

本文是作者关于数据结构与算法的读书笔记,侧重于记录和总结算法相关的数学方法,主要参考了Mark Allen Weiss的数据结构与算法分析(C语言描述)。本文的章节顺序,数学符号等都尽量与该书保持一致,同时也参考了网络资源或者其他书籍,均在对应章节或者习题序号下列出。由于水平所限,文中谬误在所难免,欢迎指正。

目录

	前言		2
		数论基础 基本概念 1.1.1 整除性	
2	算法	分析	5
	2.1	算法复杂度的数学定义	5
	2.2	算法复杂度的性质	5
	2.3	复杂度方程的解法	6

1 初等数论基础 4

1 初等数论基础

[夜深人静写算法: 初等数论, http://www.cppblog.com/menjitianya/archive/2015/12/02/212395.html]

1.1 基本概念

1.1.1 整除性

若a,b为整数,a整除b是指b是a的倍数,a是b的约数,记做a|b。关于整除的性质有

- 1. 任意性: 若a|b,则对于任意非零整数m,都有am|bm。

- 4. 组合性: 若c|a且c|b,则对于任意整数m,n,都有c|ma+nb。

Exercise 1.1. 假设x,y,z均为整数,若11|(7x+2y-5z),求证11|(3x-7y+12z)。

Solution 1.1.

Proof. 令3x - 7y + 12z = m(7x + 2y - 5z) + 11(ax + by + cz),其中m, a, b, c均为整数。 如果等式要成立,则两边x, y, z的系数均要相等,得到

$$\begin{cases}
7m + 11a = 3 \\
2m + 11b = -7 \\
-5m + 11c = 12
\end{cases} \tag{1}$$

可知其中的一个解为m = 2, a = -1, b = -1, c = 2。

故可以得到3x - 7y + 12z = 2(7x + 2y - 5z) + 11(-1x - 1y + 2z)。即(3x - 7y + 12z)可以分解为11与(7x + 2y - 5z)的加权之和。

又因为11|(7x+2y-5z),以及11|11,故根据整除性的组合性质,11|(3x-7y+12z)。

2 算法分析

[主定理的证明,http://blog.csdn.net/u014627430/article/details/53510696] [Mark Allen Weiss, 数据结构与算法分析, 第十章]

2.1 算法复杂度的数学定义

Definition 2.1. 关于算法的复杂度本文使用如下定义

- 1. 如果对于所有足够大的n, T(N)的上界由f(N)的常数倍决定,也就是说,如果存在正常数c和 n_0 ,使得当 $N \ge n_0$ 时,都有 $T(N) \le cf(N)$,则记为 $T(N) = \mathcal{O}(f(N))$ 。
- 2. 对于所有足够大的n, T(N)的下界由g(N)的常数倍决定,也就是说,如果存在正常数c和 n_0 ,使得 当 $N \ge n_0$ 时,都有 $T(N) \ge cg(N)$,则记为 $T(N) = \Omega(g(N))$ 。
- 3. 如果对于所有足够大的n, T(N)的上界和下界由h(N)的常数倍决定,也就是说,如果存在正常数 c_1, c_2 和 n_0 , 使得当 $N \ge n_0$ 时,都有 $c_1g(N) \le T(N) \le c_2g(N)$,则记为 $T(N) = \Theta(g(N))$ 。
- 4. 如果 $T(N) = \mathcal{O}(p(N))$ 且 $T(N) \neq \Theta(p(N))$,则T(N) = o(p(N))。

2.2 算法复杂度的性质

Theorem 2.1. 如果 $T_1(N) = \mathcal{O}(f(N))$ 且 $T_2(N) = \mathcal{O}(g(N))$, 那么

- $T_1(N) + T_2(N) = \mathcal{O}(\max\{f(N), g(N)\})$.
- $T_1(N)T_2(N) = \mathcal{O}(f(N)g(N))$.

Proof. 因为 $T_1(N) = \mathcal{O}(f(N))$,则存在正常数 c_1 和 n_1 ,使得当 $N \geq n_1$ 时,都有 $T_1(N) \leq c_1 f(N)$;又因为 $T_2(N) = \mathcal{O}(g(N))$,同理存在正常数 c_2 和 n_2 ,使得当 $N \geq n_2$ 时,都有 $T_2(N) \leq c_2 g(N)$ 。

$$T_1(N) + T_2(N) \le c_1 f(N) + c_2 g(N)$$

 $\le \max\{c_1, c_2\} (f(N) + g(N))$
 $\le 2 \max\{c_1, c_2\} \max\{f(N), g(N)\}$

令 $c = 2 \max\{c_1, c_2\}$,则说明当 $N \ge n$,都有 $T_1(N) + T_2(N) \le c \max\{f(N), g(N)\}$,即 $T_1(N) + T_2(N) = \mathcal{O}(\max\{f(N), g(N)\})$ 。

对于第二条性质,令 $d=c_1c_2$,则当 $N\geq n$,都有 $T_1(N)T_2(N)\leq df(N)g(N)$,即 $T_1(N)T_2(N)=\mathcal{O}(f(N)g(N))$ 。

Theorem 2.2.

对于任意整数k, $\log^k N = \mathcal{O}(N)$ 。该条定理说明对数增长非常缓慢。

下面用数学归纳法证明 $k \ge 0$ 的情况。

- k = 0时, $\log^k N = 1 = \mathcal{O}(N)$
- 假设k = i时都有 $\log^k N = \mathcal{O}(N)$,当k = i + 1时

$$\lim_{N \to \infty} \frac{\log^{i+1} N}{N} = \lim_{N \to \infty} (i+1) \frac{\log^{i} N}{N} \quad (根据洛必达法则)$$

$$= (i+1) \lim_{N \to \infty} \frac{\log^{i} N}{N}$$

$$= (i+1) * 0 \quad \left(根据 \log^{k} N = \mathcal{O}(N) 可知 \lim_{N \to \infty} \frac{\log^{i} N}{N} = 0 \right)$$

$$= 0$$

2.3 复杂度方程的解法

Lemma 2.1. 假设定义在非负整数上的函数f(n), g(n)满足关系 $f(n) = af(\frac{n}{b}) + g(n)$, 其中实数 $a \ge 1$, 整数b > 1, n > 0, k > 0且 $n = b^k$, 则有

$$f(n) = a^k f(1) + \sum_{j=1}^{k-1} a^j g(\frac{n}{b^j})$$

Proof. 由f(n), g(n)的关系联立得到k个等式

$$f(n) = af(\frac{n}{b}) + g(n)$$

$$f(\frac{n}{b}) = af(\frac{n}{b^2}) + g(\frac{n}{b})$$
...
$$f(b) = af(1) + g(b)$$

对这k个等式依次两边分别乘以 $1, a, a^1, ... a^{k-1}$,再求和,消去等式两边相等的项,得到

$$f(n) = a^k f(1) + \sum_{j=0}^{k-1} a^j g(\frac{n}{b^j})$$

Theorem 2.3 (Master Theorem).

T(N)是定义在非负整数的函数,满足

$$T(N) = aT(\frac{N}{b}) + cN^k$$

其中a,k为实数,b为整数,且 $a \ge 1,b > 1$,另外满足 $N = b^m,m$ 为整数,则

$$T(N) = \begin{cases} \mathcal{O}(N^{\log_b a}) & a > b^k \\ \mathcal{O}(N^k \log N) & a = b^k \\ \mathcal{O}(N^k) & a < b^k \end{cases}$$

Proof. 根据引理(2.1)可知

$$T(N) = a^{m}T(1) + c\sum_{j=0}^{m-1} a^{j} \left(\frac{N}{b^{j}}\right)^{k}$$

$$= a^{\log_{b} N}T(1) + cN^{k}\sum_{j=0}^{\log_{b} N-1} \left(\frac{a}{b^{k}}\right)^{j}$$
(2)

当 $a = b^k$, 公式(2)等价于

$$b^{k \log_b N} T(1) + cN^k \sum_{j=0}^{\log_b N-1} \left(\frac{b^k}{b^k}\right)^j$$

$$= \left(b^{\log_b N}\right)^k T(1) + cN^k \log_b N$$

$$= N^k T(1) + cN^k \log_b N$$

根据定理(2.1)算法的复杂度由具有较大增长次数的部分决定,那么

$$T(N) = \mathcal{O}(N^k \log_b N) = \mathcal{O}(N^k \log N)$$

当 $a \neq b^k$ 时,

$$T(N) = a^{\log_b N} T(1) + c \sum_{j=0}^{\log_b N-1} \left(\frac{a}{b^k}\right)^j N^k$$

$$= a^{\log_b N} T(1) + c N^k \frac{\frac{a}{b^k} \left[1 - \left(\frac{a}{b^k}\right)^{\log_b N-1}\right]}{1 - \frac{a}{b^k}}$$

$$= a^{\log_b N} T(1) + \frac{c N^k \left[a - \frac{a^{\log_b N}}{b^k (\log_b N-1)}\right]}{b^k - a}$$

$$= a^{\log_b N} T(1) + \frac{c N^k}{b^k - a} \left(a - \frac{a^{\log_b N} b^k}{b^k \log_b N}\right)$$

$$= a^{\log_b N} T(1) + \frac{ac N^k}{b^k - a} - \frac{c N^k a^{\log_b N} b^k}{(b^k - a) b^k \log_b N}$$
(3)

根据换底公式可知 $a^{\log_b N}=N^{\log_b a}$,故公式(3)第一项等价于 $N^{\log_b a}T(1)$ 。进一步化简公式(3)第三项可得

$$\frac{c N^k a^{\log_b N} b^k}{(b^k - a) \, b^k \log_b N} = \frac{c N^k N^{\log_b a} b^k}{(b^k - a) \, N^k} = \frac{c b^k N^{\log_b a}}{b^k - a}$$

所以公式(3)可化简为

$$\begin{split} T(N) &= N^{\log_b a} T(1) + \frac{acN^k}{b^k - a} - \frac{cb^k N^{\log_b a}}{b^k - a} \\ &= N^{\log_b a} \left(T(1) - \frac{cb^k}{b^k - a} \right) + N^k \left(\frac{ac}{b^k - a} \right) \end{split}$$

当 $a < b^k$, $\log_b a < \log_b b^k = k$

$$T(N) = \mathcal{O}\left(N^k \left(\frac{ac}{b^k - a}\right)\right) = \mathcal{O}(N^k)$$

当 $a > b^k$, $\log_b a > \log_b b^k = k$

$$T(N) = \mathcal{O}\left(N^{\log_b a}\left(T(1) - \frac{cb^k}{b^k - a}\right)\right) = \mathcal{O}(N^{\log_b a})$$