数据结构与算法笔记

Χ

2017年12月1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	
1	数学基础			
	1.1	初等数论基础	4	
		1.1.1 整除性	4	
	1.2	数列	4	
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	
3	树		9	
	3.1	二叉树	9	
	3.2	二叉查找树	9	
4	树	1	1	
	4.1	排序算法的一般下界	1	

1 数学基础 4

1 数学基础

1.1 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]

1.1.1 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.

证明. 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)。

1.2 数列

Theorem 1.1.

$$\sum_{i=1}^{N} i^2 = \frac{N(N+1)(2N+1)}{6} \approx \frac{N^3}{3}$$
$$\sum_{i=1}^{N} i^k \approx \frac{N^{k+1}}{|k+1|}, k \neq -1$$
$$H_N = \sum_{i=1}^{N} \frac{1}{i} \approx \log_e N$$

其中 H_N 叫做调和数,其和叫做调和和,其近似误差 $\sum_{i=1}^N \frac{1}{i} - \log_e N = \gamma$ 。 $\gamma \approx 0.57721$ 称作欧拉常数。

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 $T(N) \le c f(N)$,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 $N \geq n_0$ 时,都有 $c_1g(N) \leq T(N) \leq c_2g(N)$,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

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

证明. 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 $d = c_1 c_2$,则当 $N \ge n$,都有 $T_1(N)T_2(N) \le df(N)g(N)$,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。

证明. 当k < 0时, $\log^k N < 1 = \mathcal{O}(N)$ 。

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 $\lim_{N\to\infty}\frac{\log^{i}N}{N} = 0\right)$

$$= 0$$

所以对于任意整数k,都有 $\log^k N = \mathcal{O}(N)$ 。

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

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

证明. 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

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

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

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

证明. 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

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

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

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

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

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

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

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

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

 $\stackrel{\ \, }{\underline{}} a > b^k$, $\log_b a > \log_b b^k = k$

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

3 树

[Mark Allen Weiss, 数据结构与算法分析,第四、七章]

3.1 二叉树

Lemma 3.1. 深度为d的二叉树最多有 2^d 片树叶。

证明. 用数学归纳法证明。

- 1. 当深度d=0时,二叉树只有一个根,最多存在一个树叶(就是根自己),所以基准情况为真。
- 2. 假设当深度为d-1时(d是大于0的整数),二叉树最有 2^{d-1} 片树叶。

那么对于深度为d的树T,其左右子树 T_1, T_2 ,每一个的深度最多是d-1。根据假设,其左右子树最多有 2^{d-1} 个树叶。

T的树叶等于左右子树的树叶之和,其最多等于 $2^{d-1} + 2^{d-1} = 2^d$ 。

Lemma 3.2. 具有L片树叶的二叉树深度至少是 $[\log L]$

证明. 由引理(3.1)可立即得出。

3.2 二叉查找树

二叉查找树(Binary Search Tree)是指一颗空树或者具有如下性质的二叉树:

- 1. 若任意节点的左子树不空,则左子树上所有节点的值均小于它的根节点的值;
- 2. 若任意节点的右子树不空,则右子树上所有节点的值均大于它的根节点的值:
- 3. 任意节点的左、右子树也分别为二叉查找树;
- 4. 没有键值相等的节点。
 - 二叉查找树相对于其他数据结构的优势在于查找、插入的时间复杂度较低,为 $\mathcal{O}(\log N)$ 。

Lemma 3.3. 假设定义在非负整数上的函数f(n)满足nf(n)=(n+1)f(n-1)+cn, 那么 $f(n)=\frac{(n+1)}{2}f(1)+(n+1)\left(\log_e(n+1)+\gamma-\frac{3}{2}\right)$

证明. 因为f(n)满足nf(n) = (n+1)f(n-1) + cn, 故有如下n-1个等式成立

$$\frac{f(n)}{n+1} = \frac{f(n-1)}{n} + \frac{c}{n+1}$$

$$\frac{f(n-1)}{n} = \frac{f(n-2)}{n} + \frac{c}{n}$$
...
$$\frac{f(2)}{3} = \frac{f(1)}{2} + \frac{c}{3}$$

3 树

将这n-1个等式相加,两边去除相等的项,得到

$$\frac{f(n)}{n+1} = \frac{f(1)}{2} + c \sum_{i=3}^{n+1} \frac{1}{i}$$
 (4)

根据定理(1.1) ,可知 $\sum\limits_{i=3}^{n+1}\frac{1}{i}=\log_e(n+1)+\gamma-\frac{3}{2}$,其中 γ 是欧拉常数。于是根据公式(4) ,得到f(n)的解

$$f(n) = \frac{(n+1)}{2}f(1) + (n+1)\left(\log_e(n+1) + \gamma - \frac{3}{2}\right)$$

定义一颗树的内部路径长为所有节点的深度的和。

Theorem 3.1. 二叉查找树的平均深度为 $\mathcal{O}(\log N)$

证明. 用D(N)表示一颗有N个节点的树的内部路径长, D(1) = 0。

这颗树可以分为左右两个子树,用 N_L 表示左子树的节点数,那么右子树的节点数为 $N-N_L-1$ 。这颗树的内部路径长等于左右两颗子树的内部路径长加上所有非根节点增加的深度

那么可以得到递归关系

$$D(N) = D(N_L) + D(N - N_L - 1) + N - 1$$
(6)

因为二叉查找树的子树的节点数仅由根节点的秩决定,而根节点是等概率随机出现的,所以二叉查找树的子树的节点数在[0,N-1]上均匀分布,即 N_L 是在[0,N-1]上服从均匀分布的随机变量, $N-N_L-1$ 也是相同分布。

为求得内部路径长的平均值,以 $\mathbb{E}[D(N_L)]$ 和 $\mathbb{E}[D(N-N_L-1)]$ 来代替公式(6)中的 $D(N_L)$ 和 $D(N-N_L-1)$

那么根据公式(6)可以得到

$$D(N) = \mathbb{E}[D(N_L)] + \mathbb{E}[D(N - N_L - 1)] + N - 1$$

$$= \frac{1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} D(i) + \frac{1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} D(i) + N - 1$$

$$= \frac{2}{N} \sum_{i=0}^{N-1} D(i) + N - 1$$

4 树

[Mark Allen Weiss, 数据结构与算法分析,第七章]

4.1 排序算法的一般下界

任何只使用比较方法来排序的算法都可以用决策树来表示:决策树的每一个节点表示状态空间,包含在比较之前可能的排序,每条边表示比较的结果。

- 1. 排序算法的终止条件是节点(实际上就是树叶)只存在一种顺序状态。
- 2. 排序算法所使用的比较次数等于树的深度。

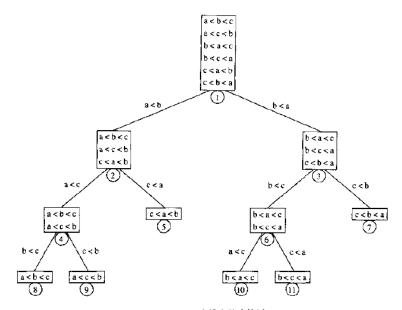


图 7-17 三元素排序的决策树

Theorem 4.1.