《算法设计与分析》讲义

2019-2020 (2)

- 1. 概述 (第1讲)
- 1.1. 背景
 - 从实际问题谈起
 - 算法
 - (1) 解决问题:正确性
 - (2) 解决效率:复杂度
- 1.2. 计算机科学与技术难度级别(本课程难度级别: 2.5)
 - 技术
 - (1) 程序设计:语言学习;实现算法的工具
 - (2) 数据结构:语言应用;实现算法的基础
 - (3) 编译原理:语言翻译;算法的高难应用
 - 科学
 - (4) 计算理论:算法边界;可计算和不可计算
 - (5) 数理逻辑:数学边界:可证明和不可证明
- 1.3. 算法难度级别
 - (1) 某个算法:二分查找、快速排序
 - 设计
 - 分析 (某个算法) 复杂度
 - (2) 某个问题:检索问题、排序问题
 - 设计算法类:同一个问题的多个算法
 - 分析 (某个问题) 复杂度
 - (3) 不同问题
 - 设计不同的算法类
 - 分析**(不同问题)的难度**
 - ◆ P问题:多项式可验证
 - ◆ NP 问题: 一般 NP 问题; NP 完全 (NP-Complete) 问题 (NP 问题和 NP 难问题的交集)
 - ◆ NP 难(NP-hard)问题:多项式可能无法验证
- 1.4. 课程主要内容
 - (1) 算法的数学基础
 - (2) 典型算法的设计与分析,如分治策略、动态规划、贪心法、回溯、分支限界等
 - (3) 典型问题的分析: 检索问题、排序问题、选择问题等
- 1.5. 课程前后关系
 - (1) 基础课程:《程序设计》、《数据结构》
 - (2) 后续课程:《机器学习》、《编译原理》、《计算理论》
- 1.6. 课程作业与考核
 - (1) 《算法分析与设计》 周二6、7:13:20--14:50
 - 平时作业 50%: 课堂纪律和出勤 10%; 5次平时作业 40%
 - 券面考试 50%

- (2) 《算法分析与设计实践》: 周二 10、11:18:00—19:30
 - 平时作业 50%: 课堂纪律和出勤 10%; 8 次平时作业 40%
 - 大作业 50%:例如, "异序作业排序与调度"的两道大题
- (3) 作业形式
 - Blog:作业对应文档均已博客形式维护
 - Github:作业代码均在 git 上维护
 - Note (读书笔记):阅读课外算法相关书籍,完成读后感一篇

1.7. 数学与算法课的关系

- (1) 问题的数学建模:形式化 & 半形式化 & 非形式化
- (2) 算法的正确性证明:好-算法正确
- (3) 算法的复杂度计算:好-算法效率高

2. 函数的渐进的界(第2讲)

定义 1.1 设 f 和 g 是定义域为自然数集 N 上的函数

- (1) 若<u>存在</u>正数<u>c</u>和 n_0 ,使得对于<mark>一切</mark> $n > n_0$ 有 $0 \le f(n) \le cg(n)$ 成立,则称f(n)的 **渐进的上界**是g(n),记作f(n) = O(g(n)); $\exists c, n_0$
- (2) 若存在正数c和 n_0 ,使得对于一切 $n > n_0$ 有 $0 \le cg(n) \le f(n)$ 成立,则称f(n)的 **渐进的下界**是g(n),记作 $f(n) = \Omega(g(n))$;
- (3) 若对于<u>任意正数c都存在 n_0 </u>,使得对于一切 $n > n_0$ 有 $0 \le f(n) < cg(n)$ 成立,则记作f(n) = o(g(n)); $\forall c, \exists n_0$
- (4) 若对于<u>任意正数c都存在 n_0 </u>,使得对于一切 $n > n_0$ 有 $0 \le cg(n) < f(n)$ 成立,则记作 $f(n) = \omega(g(n))$;
- (5) 若f(n) = O(g(n))且 $f(n) = \Omega(g(n))$,则记作 $\frac{f(n) = O(g(n))}{f(n)}$,g(n)是f(n)的**紧** 的界。 \square

注:

- (1) 定义域为自然数:考虑到算法的实际应用场景, n 表示问题的规模, f(n)表示时间复杂度;
- (2) 考虑算法性能:关心实例规模很大的时候算法所表现的计算效率;
- (3) 算法的时间复杂度函数T(n)的阶:影响算法性能的关键因素,n 为问题规模;
- (4) 希腊字母读音
 - OoOmicorn /əuˈmaikrən/ 或 /ˈamɪˌkran/
 - ΩωOmega
 - ΘθTheta
- (5) f(n) = O(g(n)), f(n)的阶可能低于g(n)阶, 也可能等于
- (6) f(n) = o(g(n)), f(n)的阶只可能低于g(n)阶
- $(7) f(n) = n^2 + n$
 - $f(n) = O(n^2)$
 - $f(n) = O(n^3)$
 - $f(n) = o(n^3)$

3. 函数的渐进的界相关定理

3.1. 定理 1.1

设f和g是定义为自然数集合N上的非负函数

- (1) 如果 $\lim_{n\to\infty} \frac{f(n)}{g(n)}$ 存在,并且等于某个常数 c>0,那么 $f(n) = \Theta(g(n))$
- (2) 如果 $\lim_{n\to\infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$,那么f(n) = o(g(n))

(3) 如果
$$\lim_{n\to\infty} \frac{f(n)}{g(n)} = +\infty$$
,那么 $f(n) = \omega(g(n))$

3.1.1. 定理 1.1 (1) 证明

证明:假设f(n)和g(n)均大于等于 0

如果 $\lim_{n\to\infty} \frac{f(n)}{g(n)}$ 存在,并且等于某个常数 c>0,即 $\lim_{n\to\infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c > 0$ 。

对于 $\lim_{\substack{n\to\infty\\ n\neq\infty}}\frac{f(n)}{g(n)}=c$,根据<mark>极限定义</mark>,<mark>任意给定正数ε,总存在 n_0 使得对于 $n>n_0$ 的一切n,对应</mark>

的 $\frac{f(n)}{g(n)}$ 都满足 $\left|\frac{f(n)}{g(n)} - c\right| < \varepsilon_{\circ}$

于是,我们给出下面的推导:

$$|\frac{f(n)}{g(n)} - c| < \varepsilon$$

$$\Rightarrow \left| \frac{f(n)}{g(n)} - c \right| < \varepsilon$$

$$\Rightarrow$$
 c - ε < $\frac{f(n)}{g(n)}$ < c + ε 任意给定正数ε, 则取ε = c/2

$$\Rightarrow c/2 < \frac{f(n)}{g(n)} < 3c/2 < 2c$$

$$\Rightarrow$$
 c/2 $\leq \frac{f(n)}{g(n)} < 3$ c/2 \leq 2c

$$\Rightarrow \frac{c}{2}g(n) \le f(n) \le 2cg(n)$$

因此,

- 存在c和 n_0 , 使得对于一切 $n > n_0$ 有 $0 \le f(n) \le cg(n)$ 成立,则根据<mark>函数的渐进的上界的定义</mark>, f(n)的渐进的上界是g(n),即f(n) = O(g(n));
 - $\exists c : \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c > 0$
 - $\exists n_0$: 极限定义,对于 $\forall \epsilon$, $\exists n_0$ 使得对于 $n > n_0$ 的一切n
- 存在c和 n_0 ,使得对于一切 $n > n_0$ 有 $0 \le cg(n) \le f(n)$ 成立,则根据函数的渐进的下界的定义,f(n)的渐进的下界是g(n),即 $f(n) = \Omega(g(n))$;
- 根据函数的渐进的界的定义, $f(n) = O(g(n)) \perp f(n) = \Omega(g(n))$,即 $f(n) = \Theta(g(n))$ 。

3.1.2. 定理 1.1 (2) 证明

证明:假设f(n)和g(n)均大于等于 0

由于 $\lim_{n\to\infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$,根据<mark>极限定义</mark>,任意给定正数 ε ,总存在 n_0 使得对于 $n > n_0$ 的一切n,对应

的
$$\frac{f(n)}{g(n)}$$
都满足 $\left|\frac{f(n)}{g(n)}-0\right|<\varepsilon$,则

$$\left|\frac{f(n)}{g(n)} - 0\right| < \varepsilon$$

$$\Rightarrow |f(n)| < \varepsilon g(n)$$

因此,对于任意正数ε都存在 n_0 ,使得对于一切 $n > n_0$ 有 $0 \le f(n) < εg(n)$ 成立,即f(n) =

o(g(n));

3.1.3. 定理 1.1 (3) 证明

证明:假设f(n)和g(n)均大于等于 0

由于 $\lim_{n\to\infty} \frac{f(n)}{g(n)} = +\infty$,根据<mark>极限定义</mark>,任意给定正数M,总存在 n_0 使得对于 $n > n_0$ 的一切n,

对应的 $\frac{f(n)}{g(n)}$ 都满足 $\left|\frac{f(n)}{g(n)}\right| > M$,则

$$\left| \frac{f(n)}{g(n)} \right| > M$$

 $\Rightarrow |f(n)| > Mg(n)$

因此,对于任意正数M都存在 n_0 ,使得对于一切 $n > n_0$ 有 $0 \le Mg(n) < f(n)$ 成立,即 $f(n) = \omega(g(n))$ 。

3.2. 定理 1.2

设 f, g, h 是定义域为自然数集合的函数

- (1) 如果f = O(g)且g = O(h), 那么f = O(h)
- (2) 如果 $f = \Omega(g)$ 且 $g = \Omega(h)$, 那么 $f = \Omega(h)$
- (3) 如果 $f = \Theta(g)$ 且 $g = \Theta(h)$,那么 $f = \Theta(h)$

定理 1.2(1)

证明:

由于f = O(g),那么<mark>根据**渐进的上界**定义</mark>,存在正数 c_1 和 n_1 ,使得对于一切 $n > n_1$ 有 $0 \le f(n) \le c_1 g(n)$ 成立;

由于g = O(h),那么<mark>根据**渐进的上界**定义</mark>,存在正数 c_2 和 n_2 ,使得对于一切 $n > n_2$ 有 $0 \le g(n) \le c_2 h(n)$ 成立;

由此,

 $0 \le f(n) \le c_1 g(n)$

 $\Rightarrow 0 \le f(n) \le c_1 g(n) \le c_1 c_2 h(n)$, n 必须同时满足 $n > n_1 和 n > n_2$ 。 取 $n_0 = \max(n_1, n_2)$,即 $n > n_0$ 。

因此,存在正数 $c = c_1 c_2 \pi n_0 = \max(n_1, n_2)$,使得对于一切 $n > n_0 \uparrow 0 \le f(n) \le ch(n)$ 成立,则 f(n) = O(h(n))。

3.3. 关于几类函数的阶的结果

- 多项式函数: $f(n) = a_0 + a_1 n + a_2 n^2 + \dots + a_d n^d$, $f(n) = \Theta(n^d)$
- **对数函数**: 对每个 b>1 和每个 a>0,有 $\log_b n = o(n^a)$; 对不同的 a 和 b,a,b>0,有 $\log_b n = \Theta(\log_a n)$
- 指数函数:对每个 r>1 和每个 d>0, r^n 满足 $n^d = o(r^n)$
- 阶乘函数: $n! = \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n \left(1 + \Theta\left(\frac{1}{n}\right)\right)$

注:

- 对数函数<多项式函数<指数函数<阶乘函数
 - (1) 证明(对数函数):对每个 b>1 和每个 a>0, 有 $\log_h n = o(n^a)$

$$\lim_{n \to \infty} \frac{\log_b n}{n^a}$$

$$= \lim_{n \to \infty} \frac{\ln n}{\ln b * n^a}$$

$$= \lim_{n \to \infty} \frac{(\ln n)}{(\ln b * n^a)}$$

$$= \lim_{n \to \infty} \frac{\frac{1}{n}}{\ln b * an^{a-1}}$$

$$= \lim_{n \to \infty} \frac{1}{\ln b * an^a}$$

$$= 0$$

(2) 证明(对数函数):对不同的 a 和 b, a, b>0, 有 $\log_b n = \Theta(\log_a n)$

$$\lim_{n \to \infty} \frac{\log_b n}{\log_a n}$$

$$= \lim_{n \to \infty} \frac{\log_b n}{\log_a n}$$

$$= \lim_{n \to \infty} \frac{\lg n * \lg a}{\lg n * \lg b}$$

$$= \log_b a$$

(3) 证明:对每个 r>1 和每个 d>0, r^n 满足 $n^d = o(r^n)$

<mark>若 d<=1</mark>,显然有

$$\lim_{n \to \infty} \frac{n^d}{r^n}$$

$$= \lim_{n \to \infty} \frac{dn^{d-1}}{r^n lnr}$$

$$= \frac{d}{lnr} \lim_{n \to \infty} \frac{n^{d-1}}{r^n}$$

$$= \frac{d}{lnr} \lim_{n \to \infty} \frac{1}{n^{1-d}r^n}$$

$$= 0$$

<mark>若 d>1</mark>,根据洛必达法则, n^d 将通过逐次求导降低为 n^{d-1} , n^{d-2} ,…,直到 n^{d_0} ,其中 $d_0 < 1$,而分母的指数函数不变,根据前面的结果,上式极限为 0。

(4) 证明: 阶乘函数渐进的界 $\log(n!) = \Theta(n\log n)$

$$\lim_{n \to \infty} \frac{\log (n!)}{n \log n}$$

$$= \lim_{n \to \infty} \frac{\ln(n!) / \ln 2}{n \ln n / \ln 2}$$

$$=\lim_{n\to\infty}\frac{\ln(n!)}{n\ln n}$$

$$=\lim_{n\to\infty}\frac{\ln\left(\sqrt{2\pi n}\left(\frac{n}{e}\right)^n\left(1+\left(\frac{c}{n}\right)\right)}{n\ln n}, \text{ by Stirling formula, } n!=\sqrt{2\pi n}\left(\frac{n}{e}\right)^n\left(1+\theta\left(\frac{1}{n}\right)\right)$$

$$=\lim_{n\to\infty}\frac{\ln(\sqrt{2\pi n})+\ln\left(\frac{n}{e}\right)^n+\ln\left(1+\left(\frac{c}{n}\right)\right)}{n\ln n}$$

$$=\lim_{n\to\infty}\frac{\left(\frac{1}{2}\ln 2\pi+\frac{1}{2}\ln n\right)+(n\ln n-n\ln e)+(\ln (n+c)-\ln n)}{n\ln n}$$

$$=\lim_{n\to\infty}\frac{n\ln n+\ln (n+c)}{n\ln n}$$

$$=\lim_{n\to\infty}1+\lim_{n\to\infty}\frac{\ln (n+c)-\ln n+\ln n}{n\ln n}$$

$$=\lim_{n\to\infty}1+\lim_{n\to\infty}\frac{\ln (n+c)-\ln n}{n\ln n}$$

$$=\lim_{n\to\infty}1+\lim_{n\to\infty}\frac{\ln (1+\frac{c}{n})}{n\ln n}$$

$$=\lim_{n\to\infty}1+\lim_{n\to\infty}\frac{0}{\infty\cdot\infty}$$

$$=\lim_{n\to\infty}1$$

$$=1$$

$$(5) r^n=o(n!)$$

$$\lim_{n\to\infty}\frac{r^n}{n!}$$

$$= \lim_{n \to \infty} \frac{r \cdot r \cdots r}{1 \cdot 2 \cdots r} \cdot \frac{r \cdots r}{(r+1) \cdots n}$$

$$= \lim_{n \to \infty} \frac{c}{c} \cdot \frac{r \cdots r}{(r+1) \cdots n}$$

$$\leq \lim_{n\to\infty} C \cdot \frac{r}{n}$$

= 0

4. 求和的方法 (第3讲)

4.1. 基本的求和公式

(1) 等差级数:可用数学归纳法证明

$$\sum_{k=1}^{n} a_k = \frac{n(a_1 + a_n)}{2}$$

(2) 等比级数:可用数学归纳法证明

$$\sum_{k=0}^{n} aq^{k} = \frac{a(1-q^{n+1})}{1-q}$$

$$\sum_{k=1}^{n} aq^{k-1} = \frac{a(1-q^n)}{1-q}$$

(3) 调和级数:(近似值,后面给出证明)

$$\sum_{k=1}^{n} \frac{1}{k} = lnn + O(1)$$

4.2. 估计和式上界

● 估计和式上界:放大法(最大项代替序列的每一项目)

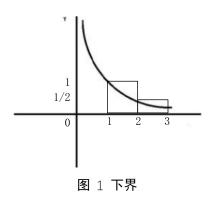
$$\sum_{k=1}^{n} a_k \le n a_{max}$$

● 估计和式上界:放大法(用到等比级数)。 假设存在常数 r<1,使得 $\frac{a_{k+1}}{a_k} \le r$ 对于一切 k>=0 成立,那么有:

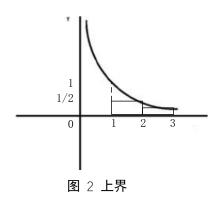
$$\sum_{k=1}^{n} a_k \le \sum_{k=1}^{\infty} a_0 r^k = a_0 \sum_{k=0}^{\infty} r^k = a_0 \lim_{n \to \infty} \frac{1 - r^{n+1}}{1 - r} = \frac{a_0}{1 - r}$$

解:

(1) $\nabla R \sum_{k=1}^{n} \frac{1}{k} \ge \int_{1}^{n+1} \frac{dx}{x} = \ln(n+1)$, $\mathbb{E}[1, 1/2, 1/3]$ in $\mathbb{E$



(2) 上界 $\sum_{k=1}^{n} \frac{1}{k} = 1 + \sum_{k=2}^{n} \frac{1}{k} \le 1 + \int_{1}^{n} \frac{dx}{x} = \ln(n) + 1$, 即 1/2,1/3 的上界是 $\int_{1}^{n} \frac{dx}{x}$



(3)
$$\sum_{k=1}^{n} \frac{1}{k} = \Theta(\log n)$$

5. 递推方程的求解方法

5.1. 迭代归纳法

用迭代归纳法求解以下递推方程

$$\begin{cases} W(n) = 2W(\frac{n}{2}) + n - 1, n = 2^k \\ W(1) = 0 \end{cases}$$

$$W(n)$$

$$= 2W\left(\frac{n}{2}\right) + n - 1$$

$$= 2W\left(\frac{2^k}{2}\right) + 2^k - 1$$

$$= 2W(2^{k-1}) + 2^k - 1$$
即, $W(2^k) = 2W(2^{k-1}) + 2^k - 1$
 $W(n)$

$$= 2W(2^{k-1}) + 2^k - 1 \quad \text{代入}$$

$$= 2(2W(2^{k-2}) + 2^{k-1} - 1) + 2^k - 1 \quad \text{展开}$$

$$= (2^2W(2^{k-2}) + 2^k - 2) + 2^k - 1 \quad \text{整理}$$

$$= 2^2W(2^{k-2}) + (2^k - 2) + (2^k - 1) \quad \text{代入}$$

$$= 2^2(2W(2^{k-2}) + (2^k - 2) + (2^k - 1) \quad \text{代入}$$

$$= 2^2(2W(2^{k-3}) + 2^{k-2} - 1) + (2^k - 2) + (2^k - 1) \quad \text{ළ}$$

$$= 2^3W(2^{k-3}) + (2^k - 2^2) + (2^k - 2) + (2^k - 1) \quad \text{e}$$

$$= \cdots$$

$$= 2^kW(2^{k-k}) + (2^k - 2^{k-1}) + \cdots + (2^k - 2) + (2^k - 1)$$

$$= 2^kW(1) + k2^k - (2^{k-1} + 2^{k-2} + \cdots + 2 + 1)$$

$$= 2^kW(1) + k2^k - \frac{1 - 2^k}{1 - 2}$$

$$= k2^k - 2^k + 1$$

证明: W(n) = nlog n - n + 1, $n = 2^k$

= nlogn - n + 1,这里 $logn = log_2 n$

思路:数学归纳法,(1)证明 n=1 成立(2)假设 $n=2^{k-1}$ 成立时,证明 $n=2^k$ 亦成立

1)
$$n=1$$
, $W(1) = 1log 1 - 1 + 1 = 0$

2) 假设
$$n = 2^{k-1}$$
成立,即 $W(2^{k-1}) = 2^{k-1}log2^{k-1} - 2^{k-1} + 1$ $W(n)$

$$=2W\left(\frac{n}{2}\right)+n-1$$

$$=2W(2^{k-1})+2^k-1$$
, 由归纳假设

$$= 2(2^{k-1}log2^{k-1} - 2^{k-1} + 1) + 2^k - 1$$

$$= 2 * 2^{k-1} log 2^{k-1} - 2^k + 2 + 2^k - 1$$

$$= 2^{k}(k-1)\log 2 - 2^{k} + 2 + 2^{k} - 1$$

$$= 2^{k}(k-1) - 2^{k} + 2 + 2^{k} - 1$$

$$= k2^k - 2^k - 2^k + 2 + 2^k - 1$$

$$= k2^k - 2^k + 1$$

$$= nlog n - n + 1$$
, Q.E.D.

5.2. 递归树

5.2.1. 概念

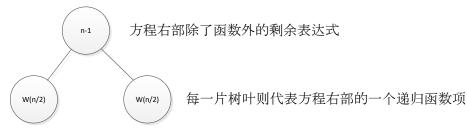
● 树根(非终结点):方程右部除了函数外的剩余表达式,如 n-1

● 每一片树叶:方程右部的一个递归函数项,如 W(n/2)

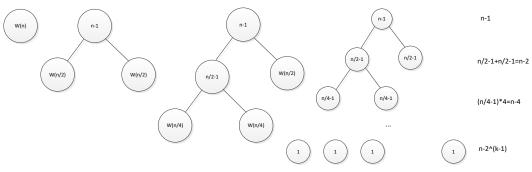
递推方程示例:

$$\begin{cases} W(n) = 2W(\frac{n}{2}) + n - 1, n = 2^k \\ W(1) = 0 \end{cases}$$

表示为递归树:



递归树分析过程:



(1) 每层:每层节点的权值相加,分别获得n-1, n-2, n-4, ..., $n-2^{k-1}$

(2) 各层:将各层的权值相加,得 $n-1+n-2+n-4+\cdots+n-2^{k-1}$

$$= nk - (1 + 2 + 4 + \dots + 2^{k-1})$$

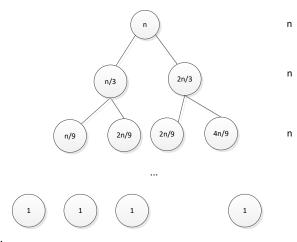
= $nk - (2^k - 1)$, 由已知得 $n = 2^k$
= $nlogn - n + 1$

5.2.2. 示例

例 1.15 求解递推方程

$$T(n) = T(n/3) + T(2n/3) + n$$

(1) 递归树



(2) 树的层数:

最坏情况,考虑最长路径,每次减少为原来的 2/3,为最右分支路径。

不妨设<mark>最右分支路径每个节点通项为 $(\frac{2}{3})^k n$, k 为层次数</mark>,初始值为 0 。由于该路径的叶子 值为 1 ,得:

$$\left(\frac{2}{3}\right)^k n = 1$$

$$\Rightarrow n = \left(\frac{3}{2}\right)^k$$

$$\Rightarrow k = \log_{3/2} n$$

该树共 $\log_{3/2} n$ 层;

- (3) 每层节点数: 每层节点数为 O(n);
- (4) 复杂度,各层权数相加

$$T(n) = O(n \log_{3/2} n) = O(n \log n)$$

5.3. 尝试法

例 1.20 求解下述递推方程

$$\begin{cases} T(n) = 2T\left(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor\right) + n \\ T(1) = 1 \end{cases}$$

解:估计递推方程的解为 $T(n) = O(cn \log n)$,即**存在** $c > 0, n_0$,使得当 $n \ge n_0$ 时,有 $\frac{T(n) \le n_0 \log n}{cn \log n}$,进行归纳证明。

- (1) 当n = 2有T(2) = 2T(1) + 2 = 4, c2log2 = 2c, 只要c = 2就有 $T(2) \le c2 \log_2 2$
- (2) 假设对于一切小于 n 的自然数 k, $T(k) \le ck \log k$ 成立, 那么有:

T(n)

$$=2T\left(\left\lfloor\frac{n}{2}\right\rfloor\right)+n$$

 $\leq 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n$ T(n)为复杂度函数,随着规模增大,时间必然增大,因此为增函数。

$$\leq 2\left(c^{\frac{n}{2}}\log^{\frac{n}{2}}\right) + n$$
,由归纳假设得。

$$= cn(\log n - \log 2) + n$$

$$= cn(\log n - 1) + n$$

$$= cn \log n - cn + n$$

$$= cn \log n - n(c-1)$$
, 当 $(c > 1)$ 时

 $\leq cn \log n$

<mark>对于c > 1,只要取c = 2</mark>,对一切 n 都有 $T(n) \le cn \log n$ 成立。

5.4. 主定理

定理 1.6 主定理(MasterTheorem)设a \geq 1,b > 1为常数,f(n)为函数,T(n)为非负整数,且

$$T(n) = aT\left(\frac{n}{h}\right) + f(n)$$

则有以下结果:

- (1) 若 $f(n) = O(n^{\log_b a \varepsilon})$, $\varepsilon > 0$, 那么 $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
- (2) 若 $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, 那么 $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log n)$

证明:

T(n)

$$= aT\left(\frac{n}{h}\right) + f(n)$$
 $T(n)$ 第 1 次展开

$$= a(aT\left(\frac{n}{b^2}\right) + f(\frac{n}{b})) + f(n) \qquad T(n)$$
第 2 次展开

$$=a^2T\left(\frac{n}{h^2}\right)+af\left(\frac{n}{h}\right)+f(n)$$
 $T(n)$ 第 2 次展开结果整理

$$= a^k T\left(\frac{n}{n^k}\right) + a^{k-1} f\left(\frac{n}{n^{k-1}}\right) + \dots + a f\left(\frac{n}{n}\right) + f(n) \quad T(n)$$
第 k 次展开

为使得T(n)经过 k 次展开后获得T(1),不妨设 $n = b^k$

$$= a^k T(\mathbf{1}) + a^{k-1} f(\frac{n}{h^{k-1}}) + \dots + a f(\frac{n}{h}) + f(n)$$

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

$$= T(1) \boldsymbol{n^{\log_b a}} + \sum_{j=0}^{k-1} a^j f(\frac{n}{b^j}), \ c_1 = T(1)$$

$$=c_1n^{\log_b a}+\sum_{j=0}^{k-1}a^jf(\frac{n}{b^j})$$

其中, $a^k = n^{\log_b a}$ 的推导过程:

$$n = b^k$$

$$\Rightarrow k = \log_b n$$

$$\Rightarrow a^k = a^{\log_b n}, a^{\log_b n} = n^{\log_b a}$$

$$\Rightarrow a^k = n^{\log_b a}$$

其中,
$$a^{\log_b n} = n^{\log_b a}$$
推导过程:

$$a^{\log_b n} = n^{\log_b a}$$

$$\Leftrightarrow \log_b(a^{\log_b n}) = \log_b(n^{\log_b a})$$

$$\Leftrightarrow \log_b n \log_b a = \log_b a \log_b n$$

(1) 第一种情况,
$$f(n) = O(n^{\log_b a - \varepsilon})$$

T(n)

$$=c_1 n^{\log_b a} + \sum_{j=0}^{k-1} a^j f(\frac{n}{b^j})$$

$$=c_1 n^{\log_b a} + O(\sum_{j=0}^{\log_b n-1} a^j (\frac{n}{b^j})^{\log_b a-\varepsilon}), \ \, \pm n = b^k \oplus k = \log_b n$$

$$= c_1 n^{\log_b a} + O(n^{\log_b a - \varepsilon}) \sum_{j=0}^{\log_b n - 1} a^j \left(\frac{1}{b^j}\right)^{\log_b a - \varepsilon})$$

$$= c_1 n^{\log_b a} + O(n^{\log_b a - \varepsilon} \sum_{j=0}^{\log_b n - 1} a^j \frac{1}{b^{j * (\log_b a - \varepsilon)}})$$

$$=c_1 n^{\log_b a}+O(n^{\log_b a-\varepsilon}\sum_{j=0}^{\log_b n-1}\frac{a^j}{(\boldsymbol{b^{(\log_b a-\varepsilon)}})^j})$$

$$=c_1 n^{\log_b a} + O\left(n^{\log_b a - \varepsilon} \sum_{j=0}^{\log_b n - 1} \frac{a}{\left(\frac{a}{b^{(\log_b a - \varepsilon)}}\right)^j}\right) \not \pm + , \quad \frac{a}{b^{(\log_b a - \varepsilon)}} = \frac{ab^\varepsilon}{b^{(\log_b a)}} = \frac{ab^\varepsilon}{a} = b^\varepsilon$$

$$=c_1 n^{\log_b a}+O(n^{\log_b a-\varepsilon} \frac{\sum_{j=0}^{\log_b n-1} (\boldsymbol{b}^{\varepsilon})^j}{\sum_{j=0}^{\log_b n-1} (\boldsymbol{b}^{\varepsilon})^j}) \ \, \sharp +, \ \, \sum_{j=0}^{\log_b n-1} (b^{\varepsilon})^j=\frac{1-(b^{\varepsilon})^{(\log_b n-1)+1}}{1-b^{\varepsilon}}=\frac{(b^{\varepsilon})^{\log_b n}-1}{b^{\varepsilon}-1}$$

$$= c_1 n^{\log_b a} + O(n^{\log_b a - \varepsilon} \frac{(b^{\varepsilon})^{\log_b n} - 1}{b^{\varepsilon} - 1})$$

$$= c_{1}n^{\log_{b}a} + O(n^{\log_{b}a-\varepsilon} \frac{b^{\log_{b}n^{\varepsilon}}-1}{b^{\varepsilon}-1})$$

$$= c_{1}n^{\log_{b}a} + O(n^{\log_{b}a-\varepsilon} \frac{n^{\varepsilon}-1}{b^{\varepsilon}-1})$$

$$\not\exists p, \lim_{n\to\infty} \frac{\frac{n^{\varepsilon}-1}{b^{\varepsilon}-1}}{\frac{b^{\varepsilon}-1}{n^{\varepsilon}}} = \lim_{n\to\infty} \frac{n^{\varepsilon}-1}{n^{\varepsilon}(b^{\varepsilon}-1)} = \lim_{n\to\infty} \frac{1}{b^{\varepsilon}} = b^{\varepsilon}, \iint \frac{n^{\varepsilon}-1}{b^{\varepsilon}-1} = O(n^{\varepsilon})$$

$$\frac{n^{\varepsilon}-1}{b^{\varepsilon}-1} = O(n^{\varepsilon}), \frac{n^{\varepsilon}-1}{b^{\varepsilon}-1} = O\left(\frac{n^{\varepsilon}-1}{b^{\varepsilon}-1}\right)$$

$$\Rightarrow O\left(\frac{n^{\varepsilon}-1}{b^{\varepsilon}-1}\right) = O(n^{\varepsilon})$$

$$\Rightarrow O\left(\frac{n^{\varepsilon}-1}{b^{\varepsilon}-1}\right) = O(n^{\varepsilon})$$

$$= c_{1}n^{\log_{b}a} + O(n^{\log_{b}a-\varepsilon} \frac{n^{\varepsilon}-1}{b^{\varepsilon}-1})$$

$$= c_{1}n^{\log_{b}a} + O(n^{\log_{b}a-\varepsilon} n^{\varepsilon})$$

$$= c_{1}n^{\log_{b}a} + O(n^{\log_{b}a-\varepsilon} n^{\varepsilon})$$

得
$$T(n) = c_1 n^{\log_b a} + O(n^{\log_b a})$$

1) 显然,
$$c_1 n^{\log_b a} + O(n^{\log_b a}) \ge c_1 n^{\log_b a}$$

因此,由Θ定义得:

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

(2) 第二种情况,
$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$T(n)$$

$$= c_1 n^{\log_b a} + \sum_{j=0}^{k-1} a^j f(\frac{n}{b^j})$$

$$= c_1 n^{\log_b a} + \Theta(\sum_{j=0}^{k-1} a^j (\frac{n}{b^j})^{\log_b a})$$

$$= c_1 n^{\log_b a} + \Theta(n^{\log_b a} \sum_{j=0}^{k-1} a^j (\frac{1}{b^j})^{\log_b a})$$

$$(\frac{1}{b^j})^{\log_b a} = (\frac{1}{(b^j)^{\log_b a}}) = (\frac{1}{(b^{\log_b a})^j}) = (\frac{1}{a^j})$$

$$= c_1 n^{\log_b a} + \Theta(n^{\log_b a} \sum_{j=0}^{k-1} a^j (\frac{1}{a^j}))$$

$$= c_1 n^{\log_b a} + \Theta(n^{\log_b a} \sum_{j=0}^{log_b n-1} 1)$$

 $= c_1 n^{\log_b a} + \Theta(n^{\log_b a} (\log_b n - 1))$

$$= c_1 n^{\log_b a} + \Theta(n^{\log_b a} \log_b n - n^{\log_b a})$$

$$= c_1 n^{\log_b a} + c_2 (n^{\log_b a} \log_b n - n^{\log_b a})$$
其中,
$$由于 \lim_{n \to \infty} \frac{c_1 n^{\log_b a} + c_2 (n^{\log_b a} \log_b n - n^{\log_b a})}{n^{\log_b a} \log_b n} = c_2$$
因此, $c_1 n^{\log_b a} + c_2 (n^{\log_b a} \log_b n - n^{\log_b a}) = \Theta(n^{\log_b a} \log_b n)$

$$(3) 第三种情况, $f(n) = \Omega(n^{\log_b a} + n^{\log_b a}) = \Theta(n^{\log_b a} \log_b n)$

$$(3) 第 = \frac{1}{n^{\log_b a}} + \sum_{j=0}^{k-1} a^j f(\frac{n}{b^j}), \ af(n/b) \le cf(n)$$

$$= c_1 n^{\log_b a} + \sum_{j=0}^{k-1} c^j f(n)$$

$$= c_1 n^{\log_b a} + \sum_{j=0}^{k-1} c^j f(n)$$

$$= c_1 n^{\log_b a} + f(n) \frac{1 - c^k}{1 - c}$$

$$= c_1 n^{\log_b a} + f(n) \frac{1 - c^{\log_b n}}{1 - c} = \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)^{1 - c^{\log_b n}}}{1 - c} = \lim_{n \to \infty} \frac{1 - c^{\log_b n}}{1 - c} = \frac{1}{1 - c}, (c < 1)$$

$$\text{因此 } f(n) \frac{1 - c^{\log_b n}}{1 - c} = \Theta(f(n))$$

$$= c_1 n^{\log_b a} + \Theta(f(n))$$

$$(1) T(n) = c_1 n^{\log_b a} + \Theta(f(n)) = c_1 n^{\log_b a} + c_2 f(n) \le c_3 f(n) + c_2 f(n) \le c f(n)$$

$$(2) T(n) = c_1 n^{\log_b a} + \Theta(f(n)) = c_1 n^{\log_b a} + c_2 f(n) \ge c_2 f(n)$$$$

$$\Rightarrow c_1 n^{\log_b a} \le c_3 f(n)$$

 $= \Theta(f(n))$

其中 $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$