第二章

算法分析的数学基础

参考资料

«Introduction to Algorithms»

- 第三章
- 第四章
- 附 录

«Concrete Mathematics:
A Foundation for Computer Science»

Ronald L.Graham, Donald E.Knuth, and Oren Patashnik

提要

- 2.1 计算复杂性函数的阶
- 2.2 和式的计算与估计
- 2.3 递归方程

提要

- 2.1 计算复杂性函数的阶
- 2.2 和式的计算与估计
- 2.3 递归方程

2.1 计算复杂性函数的阶

- 计算复杂性函数的阶
 - 算法执行时间增长的阶(增长率)
 - -执行时间函数的主导项

例如:

$$T(n)=an^2+bn+c$$

主导项: an2

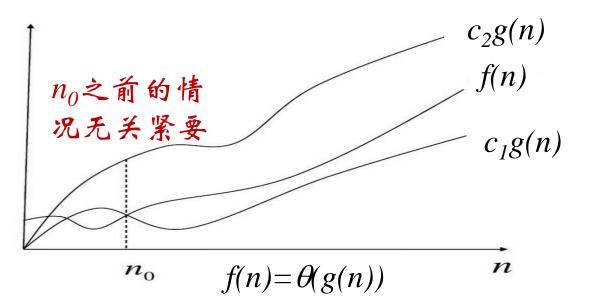
当输入大小n较大时,其它低阶项相对来说意义不大 系数a也相对来说意义不大

即: 函数T(n)的阶为 n^2

2.1 计算复杂性函数的阶

- 2.1.1 同阶函数
- 2.1.2 低阶函数
- 2.1.3 高阶函数
- 2.1.4 严格低阶函数
- 2.1.5 严格高阶函数
- 2.1.6 函数阶的性质

 $\theta(g(n))$ 可以视为所有与g(n)同阶的函数集合: $\{f(n) \mid \exists c_1, c_2 > 0, n_0, \forall n > n_0, c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n)\}$



• 例1, 证明: $(1/3)n^2-3n=\theta(n^2)$

$$\exists c_1, c_2 > 0, n_0, \forall n > n_0,$$

$$c_1 n^2 \le (1/3) n^2 - 3n \le c_2 n^2$$

对于左侧不等式, \m>1, 有:

$$c_1 \le (1/3) - 3/n = (1/6) + (1/6) - 3/n$$

即当n>18, $c_1=1/6$ 时, 不等式成立

对于右侧不等式, $\forall n > 1$,有: $(1/3) - 3/n \le c_2$,

即当n>18, $c_2=1/3$ 时, 不等式成立

例2证明
$$6n^3 \neq \theta(n^2)$$

证. 如果存在 c_1 、 $c_2>0$, n_0 使得当 $n\geq n_0$ 时, $c_1n^2\leq 6n^3\leq c_2n^2$, 即 $c_1\leq 6n\leq c_2$, $n\leq c_2/6$ 。 于是,当 $n>c_2/6$ 时与 $n\leq c_2/6$ 矛盾。

例3 证明 $f(n) = an^2 + bn + c = \theta(n^2)$, 其中a > 0。 证. 往构造 $c_1, c_2 > 0, n_0$, 使得 $n > n_0$ 时, $c_1 n^2 \le a n^2 + b n + c \le c_2 n^2$ 成立. 令 $c_1 = a/4, c_2 = 7a/4,$ 构造 n_0 使得 $an^2/4 \le an^2 + bn + c \le 7an^2/4n^2$ 成立.

成立。得证。

命题2.1.1:对于任意正整数d和任意常数 $a_d>0$,有:

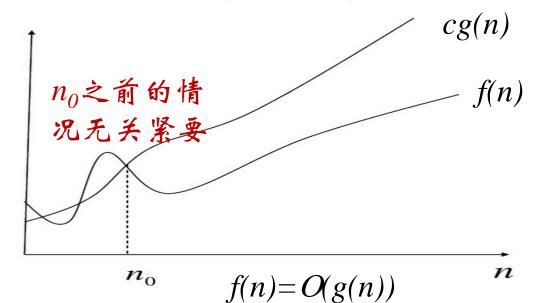
$$P(n) = \sum_{i=0}^{d} a_i n^i = \theta(n^d).$$

请完成上述命题的证明,

2.1.2 低阶函数集合

定义2.1.2. 设f(n)和g(n)是正值函数。如果 $\exists c>0, n_0$, $\forall n>n_0, f(n)\leq cg(n)$,则称f(n)比g(n)低阶或g(n)是f(n)的上界,记作f(n)=O(g(n))。

O(g(n))可以视为所有比g(n)低阶的函数的集合: $\{f(n) \mid \exists c, n_0, \forall n > n_0, f(n) \leq cg(n)\}$

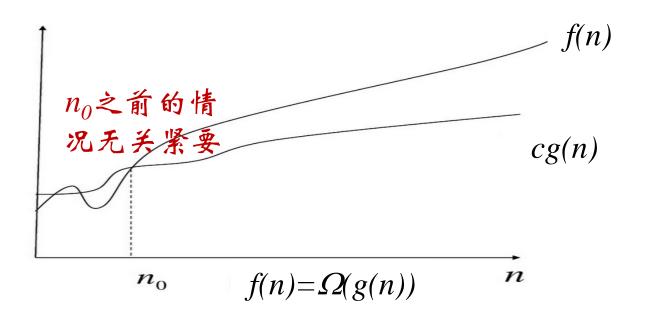


2.1.2 低阶函数集合

2.1.3 高阶函数集合

定义2.1.3. 设f(n)和g(n)是正值函数。如果 $\exists c>0$, n_0 , $\forall n>n_0$, $f(n)\geq cg(n)$,则称f(n)比g(n)高阶或g(n)是f(n)的下界,记作 $f(n)=\Omega(g(n))$ 。

 $\Omega(g(n))$ 可以视为所有比g(n)高阶的函数集合: $\{f(n) \mid \exists c, n_0, \forall n > n_0, f(n) \geq cg(n)\}$



θ 、O、 Ω 之间的关系

- 母表示渐进紧界
- 0表示渐进上界
- ①表示渐进下界
- $\theta(g(n)) \subseteq O(g(n))$
- $f(n) = \theta(g(n)) \Rightarrow f(n) = O(g(n))$
- $f(n) = an^2 + bn + c = \theta(n^2), f(n) = O(n^2)$
- $an+b = O(n^2)$. 为什么?
- $n = O(n^2)$!!!

如果 $f(n)=O(n^k)$,则称f(n)是多项式界限的

θ , O, Ω 之间的关系

•一些讨论:

- 当我们谈到插入排序的最坏运行时间是 $O(n^2)$,这个结论适用于所有的输入,即使对于已经排序的输入也成立,因为O(n)⊆ $O(n^2)$.
- 然而插入排序的最坏运行时间 $\theta(n^2)$ 不能应用到每个输入,因为对于已经排序的输入, $\theta(n) \neq \theta(n^2)$.

θ , O, Ω 之间的关系

- Ω用来描述运行时间的最好情况
- •对于插入排序,我们可以说
 - -最好运行时间是 $\Omega(n)$
 - -或者说,运行时间是 $\Omega(n)$
 - -插入排序算法的运行时间在 $\Omega(n)$ 和 $O(n^2)$ 之间
 - -插入排序算法的最坏运行时间是 $\Omega(n^2)$
 - -但说插入排序算法的运行时间是 $\Omega(n^2)$,是错误的!

极少用①来描述算法的运行时间和复杂性

θ , O, Ω 之间的关系

定理2.1. 对于任意
$$f(n)$$
和 $g(n)$, $f(n) = \theta(g(n))$
当且仅当 $f(n) = O(g(n))$ 而且 $f(n) = \Omega(g(n))$.
证. ⇒: 如果 $f(n) = \theta(g(n))$, 则∃ c_1 , $c_2 > 0$, $n_0 > 0$, 使得
 $n \ge n_0$ 时, $c_1 g(n) \le f(n) \le c_2 g(n)$ 成立. 这也必然使得
 $f(n) = O(g(n))$ 和 $f(n) = \Omega(g(n))$ 均成立.
 \Leftarrow : 如果 $f(n) = O(g(n))$ 而且 $f(n) = \Omega(g(n))$, 则由
 $f(n) = O(g(n))$, 可知∃ $c_1 > 0$, $n_1 > 0$, 使得 $n \ge n_1$ 时,
 $f(n) \le c_1 g(n)$ 成立; 又由 $f(n) = \Omega(g(n))$, 可知∃ $c_2 > 0$, $n_2 > 0$, 使得 $n \ge n_2$ 时, $f(n) \ge c_2 g(n)$ 成立.
因此, ∃ c_1 , $c_2 > 0$, $n_0 = \max\{n_1, n_2\} > 0$, 使得 $n \ge n_0$ 时,
 $c_1 g(n) \le f(n) \le c_2 g(n)$ 成立.

2.1.4严格低阶函数集合

定义2.1.4. 设f(n)和g(n)是正值函数。如果 $\forall c>0$, $\exists n_0$, $\forall n>n_0$, f(n)< cg(n), 则称f(n)严格比 g(n)低阶或g(n)是f(n)的严格上界,记作 f(n)=o(g(n))。

o(g(n))可以视为所有此g(n)严格低阶的函数集合: $\{f(n) \mid \forall c, \exists n_0, \forall n > n_0, f(n) < cg(n)\}$

2.1.4严格低阶函数集合

关于低阶O与严格低阶O的进一步说明

- O标记可能是或不是紧的
- 0标记用于标记上界但不是紧的情况
 - $-2n = o(n^2)$, 但是 $2n^2 \neq o(n^2)$.
- 区别:某个正常数c在O标记中,但所有正常数c 在O标记中。

例 1. 证明 $2n = o(n^2)$

证. 对 $\forall c > 0$, 要得到 $2n < cn^2$, 其中n > 0, 只需满足2 < cn, 即 $n > \frac{2}{c}$ 。

因此, 对 $\forall c > 0$, 存在 $n_0 = \frac{2}{c}$, 当 $n > n_0$ 时, $2n < cn^2$ 成立.

例2. 证明 $2n^2 \neq o(n^2)$

证. 当c = 1时, 不存在任何 n_0 , 使得 $n > n_0$ 时, $2n^2 < cn^2 = n^2$ 成立.

命题2.1.2. $f(n) = o(g(n)) \Rightarrow \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$. 证. 由于f(n) = o(g(n)), 对于任意 $\varepsilon > 0$, 存在 $n_0 > 0$, 当 $n \ge n_0$ 时, $0 < f(n) < \varepsilon g(n)$ 成立, 即 $0 < \frac{f(n)}{g(n)} < \varepsilon$. 于是, 有 $\lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$.

2.1.5严格高阶函数集合

定义2.1.4. 设f(n)和g(n)是正值函数。如果 $\forall c>0$, $\exists n_0$, $\forall n>n_0$, f(n)>cg(n), 则称f(n)严格比g(n)高阶或g(n)是f(n)的严格下界,记作 $f(n)=\omega(g(n))$ 。

 $\omega(g(n))$ 可以视为所有比g(n)严格高阶的函数集合: $\{f(n) \mid \forall c, \exists n_0, \forall n > n_0, f(n) > cg(n)\}$

命题2.1.3. $f(n) = \omega(g(n))$ 当且仅当g(n) = o(f(n))证. \Rightarrow : 对 $\forall c > 0$, 有 $\frac{1}{c} > 0$. 由 $f(n) = \omega(g(n))$ 可知, 对 $\forall \frac{1}{c} > 0$, 存在 $n_0 > 0$, 当 $n \ge n_0$ 时, $f(n) > \frac{1}{c}g(n)$, 即g(n) < cf(n) 成立. 于是有g(n) = o(f(n)). \Leftarrow : 对 $\forall c > 0$, 有 $\frac{1}{c} > 0$. 由g(n) = o(f(n))可知, 对 \forall $\frac{1}{c} > 0$, 存在 $n_0 > 0$, 当 $n \ge n_0$ 时, $g(n) < \frac{1}{c} f(n)$, 即 f(n) > cg(n) 成立. 于是有 $f(n) = \omega(f(n))$.

命题2.1.4.
$$f(n) = \omega(g(n)) \Rightarrow \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty$$
.

证. 对 $\forall c > 0$, 由于 $f(n) = \omega(g(n))$, 必然存在 $n_0 > 0$, 使得当 $n > n_0$ 时, f(n) > cg(n).

即对 $\forall c>0$,必然存在 $n_0>0$,当 $n>n_0$ 时, $\frac{f(n)}{g(n)}>c$,于是可得 $\lim_{n\to\infty}\frac{f(n)}{g(n)}=\infty$.

2.1.6 函数阶的性质

A. 传递性:

$$\succ f(n) = \theta(g(n)) \land g(n) = \theta(h(n)) \Longrightarrow f(n) = \theta(h(n))$$

$$\succ f(n) = O(g(n)) \land g(n) = O(h(n)) \Longrightarrow f(n) = O(h(n))$$

$$\succ f(n) = \Omega(g(n)) \land g(n) = \Omega(h(n)) \Longrightarrow f(n) = \Omega(h(n))$$

$$\succ f(n) = o(g(n)) \land g(n) = o(h(n)) \Longrightarrow f(n) = o(h(n))$$

$$\succ f(n) = \omega(g(n)) \land g(n) = \omega(h(n)) \Longrightarrow f(n) = \omega(h(n))$$

2.1.6 函数阶的性质(续)

B. 自反性:

- $\succ f(n) = \theta(f(n))$
- $\succ f(n) = O(f(n))$
- $\triangleright f(n) = \Omega(f(n))$

C. 对称性:

 $> f(n) = \theta(g(n))$ 当且仅当 $g(n) = \theta(f(n))$

D. 反对称性:

- > f(n) = O(g(n)) 当且仅当 $g(n) = \Omega(f(n))$
- > f(n) = o(g(n)) 当且仅当 $g(n) = \omega(f(n))$

问题

所有函数都是可比的吗?? $f(n) = n + g(n) = n^{1+\sin(n)}$ 可比吗?

数学公式中函数阶的含义

$$n = O(n^2)$$
表示 $f(n) = n, f(n) \in O(n^2)$

数学公式中的函数阶,独立地表示一个匿名函数,例如: $2n^2 + 3n + 1 = 2n^2 + \theta(n)$ 中, $\theta(n)$ 代表一个函数,它是 $\theta(n)$ 中的一个元素,并且使得公式中的等号相等,此处它代表的是f(n) = 3n + 1.

等号左侧和右侧都出现函数的阶,表示无论如何选择等号左侧的匿名函数,都存在一个等号右侧匿名函数的选择方法,使得公式中的等号成立.

例如: $2n^2 + \theta(n) = \theta(n^2)$, 表示无论如何选择一个 $f(n) \in \theta(n)$, 都存在 $g(n) \in \theta(n^2)$, 使得 $2n^2 + f(n) = g(n)$.

$$2n^2 + 3n + 1 = 2n^2 + \theta(n) = \theta(n^2)$$
 的含义?

提要

- 2.1 计算复杂性函数的阶
- 2.2 和式的计算与估计
- 2.3 递归分程

2.2 和式的估计与界限

1.线性和

命题 2.3.1.
$$\sum_{k=1}^{n} (ca_k + b_k) = c \sum_{k=1}^{n} a_k + \sum_{k=1}^{n} b_k$$

命题 2.3.2.
$$\sum_{k=1}^{n} \theta(f(k)) = \theta(\sum_{k=1}^{n} f(k))$$

请完成命题2.3.2的证明,

2. 级数

命题 2.3.3
$$\sum_{i=1}^{n} i = \frac{n(n+1)}{2} = \theta(n^2)$$

命题 2.3.4
$$\sum_{k=0}^{n} x^{k} = 1 + x + x^{2} + \dots + x^{n} = \frac{x^{n+1} - 1}{x - 1} \qquad (x \neq 1)$$
$$\sum_{k=0}^{\infty} x^{k} = \frac{1}{1 - x} \quad |x| < 1$$

命题 2.3.5
$$H_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} = \ln \mathbf{n} + O(1)$$

$$\sum_{k=1}^{n} (a_k - a_{k-1}) = a_n - a_0.$$

$$\sum_{k=0}^{n-1} \left(a_k - a_{k+1} \right) = a_0 - a_n$$

$$\sum_{k=1}^{n-1} \frac{1}{k(k+1)} = \sum_{k=1}^{n-1} \left(\frac{1}{k} - \frac{1}{k+1} \right) = 1 - \frac{1}{n}$$

$$\lg(\prod_{k=1}^{n} a_k) = \sum_{k=1}^{n} \lg a_k$$

3. 直接求和的界限

[5] 1.
$$\sum_{k=1}^{n} k \leq \sum_{k=1}^{n} n = n^2$$

例 2.
$$\sum_{i=1}^{n} a_i \leq n \times \max\{a_k\}.$$

例 3. 设对于所有
$$k \ge 0$$
, $a_{k+1}/a_k \le r < 1$, 求 $\sum_{k=1}^{\infty} a_k$ 的上界.

解:
$$a_1/a_0 \le r \Rightarrow a_1 \le a_0 r$$
,
$$a_2/a_1 \le r \Rightarrow a_2 \le a_1 r \le a_0 r^2$$
,
$$a_3/a_2 \le r \Rightarrow a_3 \le a_2 r \le a_0 r^3 \dots$$

$$a_k/a_{k-1} \le r \Rightarrow a_k \le a_{k-1} r \le a_0 r^k$$
于是,
$$\sum_{k=0}^n a_k \le \sum_{k=0}^\infty a_0 r^k = a_0 \sum_{k=0}^\infty r^k = \frac{a_0}{1-r}$$
.

34

例 4. 求
$$\sum_{k=1}^{\infty} (k/3^k)$$
的界

解. 使用例3中的方法.
$$\frac{\frac{k+1}{3^{k+1}}}{\frac{k}{3^{k}}} = \frac{1}{3} \times \frac{k+1}{k} \le \frac{2}{3} = r$$
.

因此,
$$\sum_{k=1}^{\infty} k/3^k \le \sum_{k=1}^{\infty} a_1 r^{k-1} = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{3} \left(\frac{2}{3}\right)^{k-1}$$

$$= \frac{1}{3} \times \frac{1}{1-\frac{2}{3}} = 1$$

例 5. 用分裂和的方法求 $\sum_{k=1}^{n} k$ 的下界.

開译:
$$\sum_{k=1}^{n} k = \sum_{k=1}^{n/2} k + \sum_{k=n/2+1}^{n} k \ge \sum_{k=1}^{n/2} 0 + \sum_{k=n/2+1}^{n} n/2 \ge \left(\frac{n}{2}\right)^2 = \Omega(n^2).$$

例 6. 求
$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{k^2}{2^k}$$
 的上界

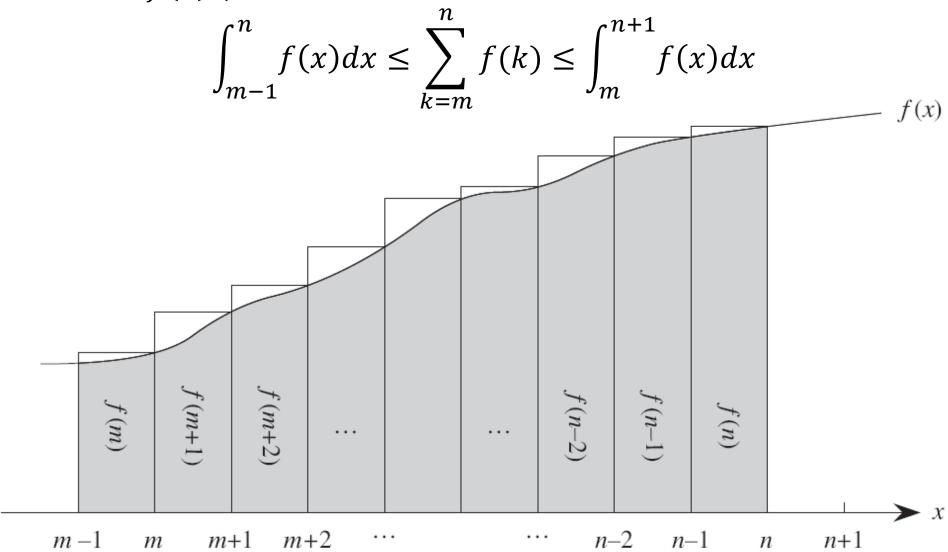
解: 当
$$k \ge 3$$
 时, $\frac{(k+1)^2}{2^{k+1}} = \frac{(k+1)^2}{2k^2} \le \frac{8}{9}$

于是
$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{k^2}{2^k} = \sum_{k=0}^{2} \frac{k^2}{2^k} + \sum_{k=3}^{\infty} \frac{k^2}{2^k} \le \theta(1) + \sum_{k=3}^{\infty} \frac{9}{8} \cdot \left(\frac{8}{9}\right)^k = \theta(1)$$
.

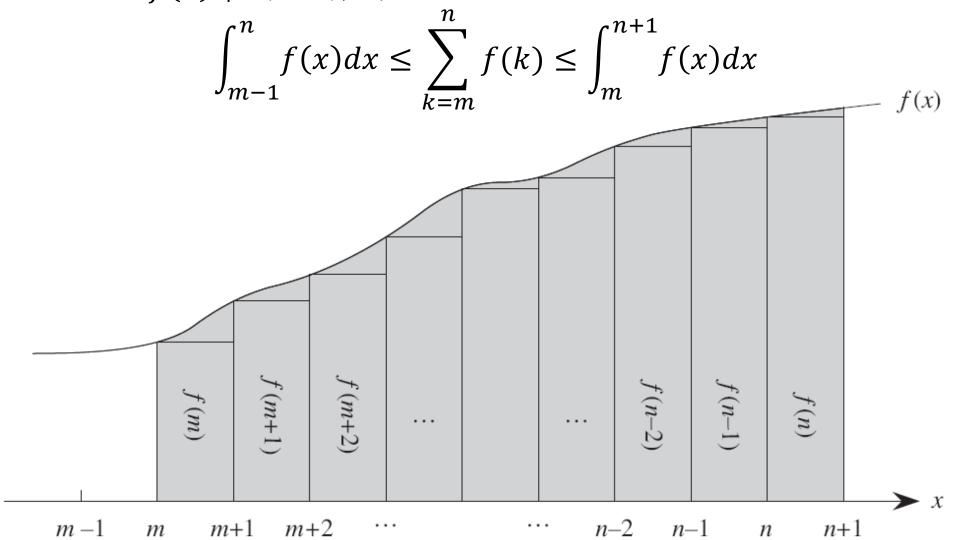
例 7. 求
$$H_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}$$
 的上界

$$\frac{1}{k} : \sum_{k=1}^{n} \frac{1}{k} = \frac{1}{1} + \left(\frac{1}{2} + \frac{1}{3}\right) + \left(\frac{1}{4} + \frac{1}{5} + \frac{1}{6} + \frac{1}{7}\right) \\
+ \left(\frac{1}{8} + \frac{1}{9} + \frac{1}{10} + \frac{1}{11} + \frac{1}{12} + \frac{1}{13} + \frac{1}{14} + \frac{1}{15}\right) + \cdots \\
\leq \sum_{i=0}^{\lfloor \lg n \rfloor} \sum_{i=0}^{2^{i}-1} \frac{1}{2^{i} + j} \leq \sum_{i=0}^{\lfloor \lg n \rfloor} \sum_{i=0}^{2^{i}-1} \frac{1}{2^{i}} \leq \sum_{i=0}^{\lfloor \lg n \rfloor} 1 \leq \lg n + 1$$

例8. 如果f(k)单调递增,则



例8. 如果f(k)单调递增,则



例9. 如果f(k)单调递减,则

$$\int_{m}^{n+1} f(x)dx \le \sum_{k=m}^{n} f(k) \le \int_{m-1}^{n} f(x)dx$$

例10.

$$\sum_{k=1}^{n} \frac{1}{k} \ge \int_{1}^{n+1} \frac{1}{x} dx = \ln(n+1)$$

$$\sum_{1}^{n} \frac{1}{k} \le 1 + \sum_{2}^{n} \frac{1}{k} \le 1 + \int_{1}^{n} \frac{1}{x} dx \le \ln n + 1$$

提要

- 2.1 计算复杂性函数的阶
- 2.2 和式的计算与估计
- 2.3 递归方程

2.3 递归方程

 递归方程: 递归方程是使用具有小输入值的相同 方程来描述一个方程。

用自身来定义自身

• 递归方程例: Merge-sort排序算法的复杂性方程 $T(n)=2T(n/2)+\theta(n) \quad \text{if } n>1.$ $T(n)=\theta(1) \quad \text{if } n=1(\text{边界条件})$

T(n)的解是 $\theta(n\log n)$

边界条件是根据问题的不同而不同的!

求解递归方程的三个主要方法

- 替换方法:
 - 先猜测方程的解,
 - -然后用数学归纳法证明.
- 迭代方法:
 - -把方程转化为一个和式
 - -然后用估计和的方法来求解.
- Master 方法:
 - 求解型为T(n)=aT(n/b)+f(n)的递归方程

2.3.1 替换(Substitution)方法

Substitution方法I: 联想已知的T(n)

例1. 求解
$$T(n)=2T(n/2+17)+n$$

解: 猜测:
$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2} + 17\right) + n 与 T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n 只相差一个 17.$$

当
$$n$$
 充分大时 $T\left(\frac{n}{2}+17\right)$ 与 $T\left(\frac{n}{2}\right)$ 的差别并不大,因为

$$\frac{n}{2}$$
+17与 $\frac{n}{2}$ 相差小. 我们可以猜 $T(n) = O(n \lg n)$.

证明:用数学归纳法

2.3.1 替换(Substitution) 方法

Substitution方法I: 联想已知的T(n)

例1. 求解
$$T(n) = 2T(n/2 + 17) + n$$

解. 猜想 $T(n) = O(n \lg n)$, 往证存在常数 c , 使得 $T(n) \le cn \lg n$. 假设 $m \le n - 1$ 且 $m \ge n_0$ 时, 有 $T(m) \le cm \lg m$. 因此 $T(n) = 2T(n/2 + 17) + n$
 $\le 2c\left(\frac{n}{2} + 17\right)\lg\left(\frac{n}{2} + 17\right) + n$
 $\le 2c\left(\frac{n}{2} + 17\right)\lg\left(\frac{3n}{4}\right) + n \qquad (n \ge 68)$
 $= cn \lg n - \lg\left(\frac{4}{3}\right)cn + 34c \lg n - 34c \lg\left(\frac{4}{3}\right) + n$

 $\diamond c = 2/\lg\left(\frac{4}{3}\right)$ 时, n足够大使得 $n > 34c\lg n$ 时, $T(n) \leq cn\lg n$.

Substitution方法II: 猜测上下界, 减少不确定性范围

例 3. 求解
$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n$$
.

解: 首先证明 $T(n) = \Omega(n)$, $T(n) = O(n^2)$

然后逐阶地降低上界、提高下界。

 $\Omega(n)$ 的上一个阶是 $\Omega(n\log n)$, $0(n^2)$ 的下一个阶是 $0(n\log n)$ 。

细微差别的处理

- 问题:猜测正确,数学归纳法的归纳步似乎证不出来
- ·解决方法:从guess中减去一个低阶项,可能work.

例 4. 求解
$$T(n) = T(\lfloor n/2 \rfloor) + T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + 1$$

解: (1) 我们猜T(n) = O(n)

(2) 减去一个低阶项,猜 $T(n) \le cn - b$, $b \ge 0$ 是常数证: 设当 $\le n - 1$ 时成立

$$T(n) = T(\lfloor n/2 \rfloor) + T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 1 \le c \lfloor \frac{n}{2} \rfloor - b + c \lceil \frac{n}{2} \rceil - b + 1$$
$$= cn - 2b + 1 = cn - b - b + 1 \le cn - b \quad (\cancel{\cancel{P}} \cancel{\cancel{B}} b \ge 1).$$

避免陷阱

例 5. 求解 $T(n) = 2T(\lfloor n/2 \rfloor) + n$ 。

解: 猜 T(n) = O(n)

证:用数学归纳法证明 $T(n) \leq cn$ 。

$$T(n) \le 2(c|n/2|) + n \le cn + n = O(n)$$

--错!!

错在哪里? 过早使用了O(n)而陷入了陷阱!

应该在证明了 $T(n) \le cn$ 后才可使用。 从 $T(n) \le cn + n$ 不可能得到 $T(n) \le cn$ 因为对于 $\forall c > 0$,我们都得不到 $cn + n \le cn$ 。

Substitution方法III: 变量替换

经变量替换把递归方程变换为熟悉的方程.

例 6. 求解
$$T(n) = 2T(\sqrt{n}) + \lg n$$

解:
$$\Leftrightarrow m = \lg n$$
, 则 $n = 2^m$, $T(2^m) = 2T\left(2^{\frac{m}{2}}\right) + m$.

令
$$S(m) = T(2^m)$$
则 $T(2^{\frac{m}{2}}) = S(\frac{m}{2})$. 于是, $S(m) = 2S(\frac{m}{2}) + m$.

显然,
$$S(m) = O(m \lg m)$$
, 即 $T(2^m) = O(m \lg m)$

由于
$$2^m = n$$
, $m = \lg n$, $T(n) = O(\lg n \times \lg(\lg n))$.

2.3.2 迭代(Iteration) 方法

方法:

循环地展开递归方程, 把递归方程转化为和式, 然后可使用求和技术解之。

$$= n + 3\left(\left\lfloor \frac{n}{4} \right\rfloor + 3T\left(\left\lfloor \frac{n}{16} \right\rfloor\right)\right)$$

$$= n + 3\left(\left\lfloor \frac{n}{4} \right\rfloor + 3\left(\left\lfloor \frac{n}{16} \right\rfloor + 3T\left(\left\lfloor \frac{n}{64} \right\rfloor\right)\right)\right)$$

例 1. T(n) = n + 3T(n/4), T(1)=1

$$= n + 3 \left\lfloor \frac{n}{4} \right\rfloor + 9 \left\lfloor \frac{n}{16} \right\rfloor + 27T \left(\left\lfloor \frac{n}{64} \right\rfloor \right)$$

$$= n + 3 \left\lfloor \frac{n}{4} \right\rfloor + 3^2 \left\lfloor \frac{n}{4^2} \right\rfloor + 3^3 \left(\left\lfloor \frac{n}{4^3} \right\rfloor \right) + \dots + 3^i T \left(\left\lfloor \frac{n}{4^i} \right\rfloor \right)$$

$$= n + 3 \left[\frac{n}{4} \right] + 3^{2} \left[\frac{n}{4^{2}} \right] + 3^{3} \left[\left[\frac{n}{4^{3}} \right] \right] + \dots + 3^{i} T \left[\left[\frac{n}{4^{i}} \right] \right]$$

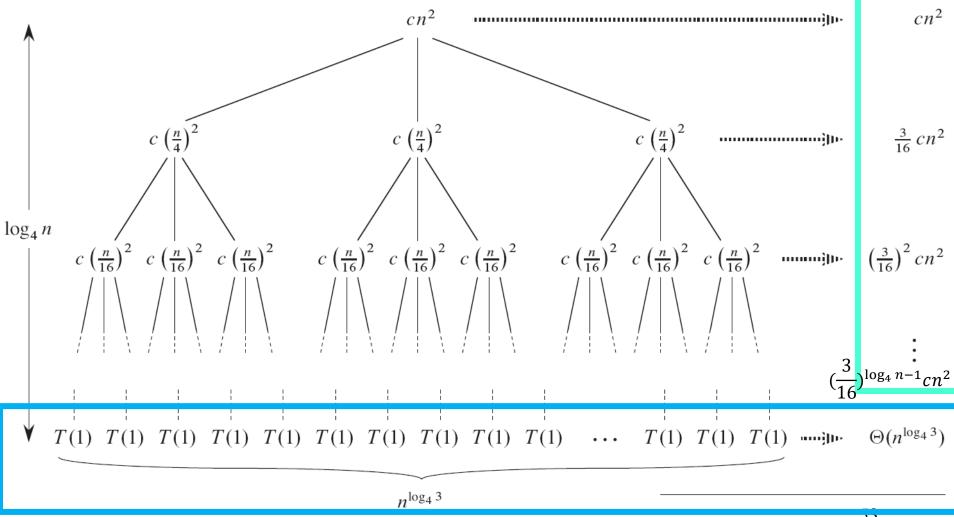
$$\Rightarrow \frac{n}{4} - 1 \Rightarrow 4^{i} - n \Rightarrow i - \log n$$

$$\Rightarrow \frac{n}{4^{i}} = 1 \Rightarrow 4^{i} = n \Rightarrow i = \log_{4} n$$

$$= n + 3 \left\lfloor \frac{n}{4} \right\rfloor + 3^{2} \left\lfloor \frac{n}{4^{2}} \right\rfloor + 3^{3} \left(\left\lfloor \frac{n}{4^{3}} \right\rfloor \right) + \dots + 3^{\log_{4} n} T \left(\lfloor 1 \right)$$

$$\leq \sum_{i=0}^{\log_{4} n} 3^{i} \frac{n}{4^{i}} \cdot \leq n \sum_{i=0}^{\infty} \left(\frac{3}{4} \right)^{i} = n \times \frac{1}{1 \cdot 3} = 4n = O(n)$$

求解
$$T(n) = 3T\left(\left|\frac{n}{4}\right|\right) + cn^2$$



JJ

求解
$$T(n) = 3T\left(\left|\frac{n}{4}\right|\right) + cn^2$$

$$T(n) = cn^{2} + \frac{3}{16}cn^{2} + \dots + \left(\frac{3}{16}\right)^{\log_{4} n - 1} cn^{2} + \theta(n^{\log_{4} 3})$$

$$= \sum_{i=0}^{\log_{4} n - 1} \left(\frac{3}{16}\right)^{i} cn^{2} + \theta(n^{\log_{4} 3})$$

$$\leq \sum_{i=0}^{\infty} \left(\frac{3}{16}\right)^{i} cn^{2} + \theta(n^{\log_{4} 3}) = \frac{16}{13}cn^{2} + \theta(n^{\log_{4} 3}) = O(n^{2}) \cdot \left(\frac{3}{16}\right)^{i} cn^{2}$$

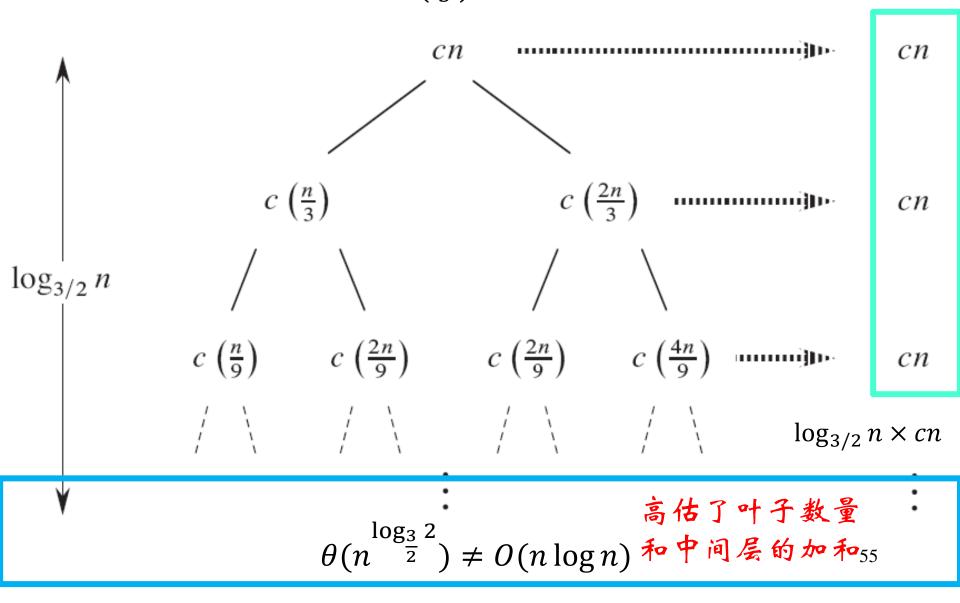
$$\vdots$$

$$\vdots$$

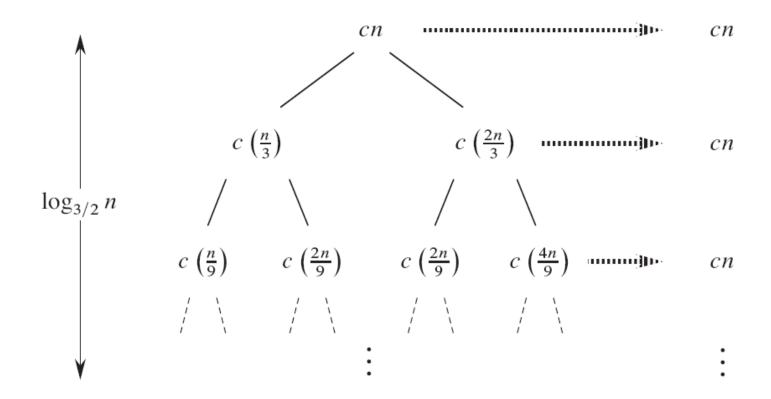
$$\frac{3}{16} \log_{4} n - 1}{16} \cos^{2} n \cos^{2$$

J4

求解
$$T(n) = T(n/3) + T\left(\frac{2n}{3}\right) + cn$$



求解
$$T(n) = T(n/3) + T(\frac{2n}{3}) + cn$$
 叶子的数量实际为 $O(n)$ 通过数学归纳法可得 $T(n) = O(n \log n)$



2.3.3 Master method

目的: 求解 $T(n) = aT\binom{n}{b} + f(n)$ 型方程, $a \ge 1, b > 1$ 是常数, f(n) 是正函数

一般的分治递归:把问题分成一些更小(或许有重叠)的子问题, 递归地求解这些子问题,然后用所得到的子问题的解去求解原始 问题。

 $T(n) = aT\binom{n}{b} + f(n)$: 将一个大小为n的问题分成大小为n/b的a个子问题,递归地求解这些子问题,然后用所得到的子问题的解以f(n)的代价求解原始问题。

57

Master 定理

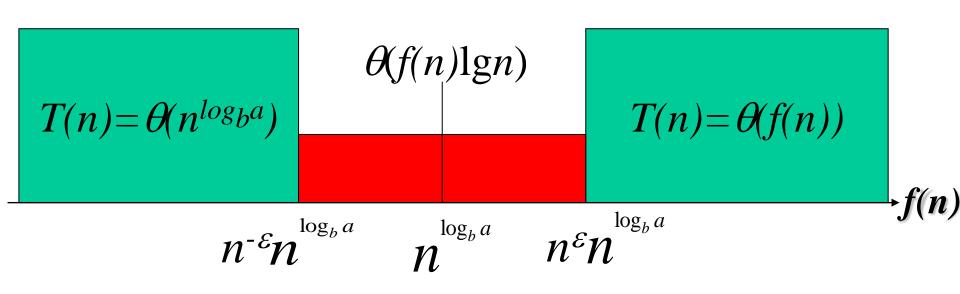
定理 **2.4.1** 设 $a \ge 1$ 和b > 1是常数,f(n)是一个函数,T(n)是定义在非负整数集上的函数 $T(n) = aT\binom{n}{b} + f(n)$. T(n)可以如下求解:

- (1). 若 $f(n) = O(n^{\log_b a \varepsilon})$, $\varepsilon > 0$ 是常数,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 $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$, $\varepsilon > 0$ 是常数,且对于所有充分大的 \mathbf{n} $af(n/b) \le cf(n)$, c < 1 是常数,则 $T(n) = \theta(f(n))$.

*直观地:我们用 f(n)与 $n^{\log_b a}$ 比较

(1). 若
$$n^{\log_b a}$$
大,则 $T(n) = \theta(n^{\log_b a})$

- (2). 若 f(n) 大,则 $T(n) = \theta(f(n))$
- (3). 若f(n)与 $n^{\log_b a}$ 同阶,则 $T(n) = \theta(n^{\log_b a} \lg n) = \theta(f(n) \lg n)$.



对于红色部分,Master定理无能为力

更进一步:

- (1). 在第一种情况, f(n) 不仅小于 $n^{\log_b a}$, 必须多项式地小于,即对于一个常数 $\varepsilon > 0$, $f(n) = O(\frac{n^{\log_b a}}{n^{\varepsilon}})$.
- (2). 在第三种情况, f(n) 不仅大于 $n^{\log_b a}$, 必须多项式地大于,即对一个常数 $\varepsilon > 0$, $f(n) = \Omega(n^{\log_b a} \cdot n^{\varepsilon})$.

Master定理的使用

例 **1**. 求解 T(n) = 9T(n/3) + n.

解:
$$a = 9$$
, $b = 3$, $f(n) = n$, $n^{\log_b a} = \theta(n^2)$

$$f(n) = n = O(n^{\log_b a^{-\varepsilon}}), \quad \varepsilon = 1$$

$$T(n) = \theta(n^{\log_b a}) = \theta(n^2)$$

例 2. 求解 T(n) = T(2n/3) + 1.

解:
$$a = 1$$
, $b = (3/2)$, $n^{\log_b a} = n^{\log_{3/2} 1} = n^0 = 1$,
$$f(n) = 1 = \theta(1) = \theta(n^{\log_{b^a}}), T(n) = \theta(n^{\log_{b^a}} \lg n) = \theta(\lg n)$$

例 **3**. 求解
$$T(n) = 3T(n/4) + n \lg n$$

解:
$$a = 3$$
, $b = 4$, $f(n) = n \lg n$, $n^{\log_b a} = n^{\log_4 3} = O(n^{0.793})$

- (1) $f(n) = n \lg n \ge n = n^{\log_b a + \varepsilon}$, $\varepsilon \approx 0.2$
- (2) 对所有 n, $af(n/b) = 3 \times \frac{n}{4} \lg \frac{n}{4} = \frac{3}{4} n \lg \frac{n}{4} \le \frac{3}{4} n \lg n = cf(n)$, $c = \frac{3}{4}$. 于是, $T(n) = \theta(f(n)) = \theta(n \lg n)$

例 4. 求解
$$T(n) = 2^n T(\frac{n}{2}) + n^n$$

解: *a*=2ⁿ,非常数项,不满足master定理条件,故master定理不适用。

例 5. 求解 $T(n) = 0.5T(\frac{n}{2}) + \frac{1}{n}$

解: a<1,不满足master定理条件,故master定理不适用。

例 6. 求解 $T(n) = 64T(\frac{n}{8}) - n^2 \log n$

解: f(n)非正函数,不满足master定理条件,故master定理不适用。

扩展master定理

定理 2.4.2 设 $a \ge 1$ 和b > 1是常数,f(n)是一个函数,T(n)是定义在非负整数集上的函数 $T(n) = aT\binom{n}{b} + f(n)$. T(n)可以如下求解:

(1). 若
$$f(n) = O(n^{\log_b a - \varepsilon})$$
, $\varepsilon > 0$ 是常数,则 $T(n) = \theta(n^{\log_b a})$.

(2). 若
$$f(n) = \theta(n^{\log_b a} \log^k n), k \ge 0$$
,则 $T(n) = \theta(n^{\log_b a} \log^{k+1} n)$

(3). 若
$$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$$
, $\varepsilon > 0$ 是常数,且对于所有充分大的 \mathbf{n} $af(n/b) \le cf(n)$, $c < 1$ 是常数,则 $T(n) = \theta(f(n))$.

(2). 若
$$f(n) = \theta(n^{\log_b a} \log^k n), k \ge 0$$
,则 $T(n) = \theta(n^{\log_b a} \log^{k+1} n)$

例 7. 求解
$$T(n) = 2T(n/2) + n \lg n$$
.

解: $f(n) = n \lg n$

a=2,b=2,根据原始的 master 定理, $n^{\log_b a}=n$

 $\log n$ 和 n^{ε} 的大小关系: 对于任意 $\varepsilon > 0$, $\log n \in o(n^{\varepsilon})$

显然无法找到大于零的 ε 使得:

 $T(n) = \theta(n \lg^2 n)$

$$n \log n = O(n^{1-\varepsilon})$$
 或者 $n \log n = \Omega(n^{1+\varepsilon})$ 成立
$$T(n) = n \lg^2 n$$

$$a = 2, b = 2, k = 1, \exists x : n^{\log_b a} \log^k n = n \lg n = f(n)$$

本章总结

- 计算复杂性函数的阶
 - 同阶、低阶、高阶、严格低阶、严格高阶
 - 算法的复杂性与问题的复杂性
- 递归方程
 - 定义
 - 求解方法:替换法、迭代展开、master方法等