# 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

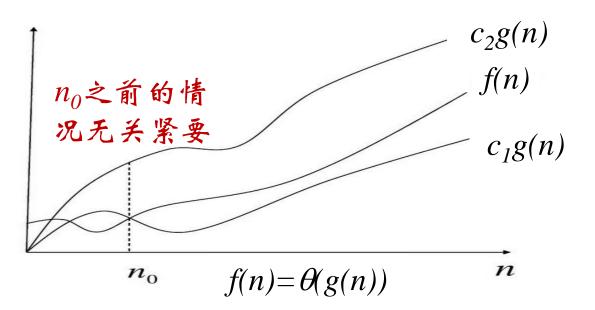
即: 函数T(n)的阶为 $n^2$ 

# 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

定义2.1.1. 设f(n)和g(n)是正值函数。如果 $\exists c_1, c_2 > 0, n_0, \forall n > n_0, c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n), 则称<math>f(n)$ 与g(n)同阶,记作 $f(n) = \theta(g(n))$ 。

 $\theta(g(n))$ 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:  $(1/3)n^2-3n=\theta(n^2)$ 

往证于
$$c_1, c_2 > 0, n_0, \forall n > n_0,$$
 
$$c_1 \mathbf{n}^2 \le (1/3)n^2 - 3n \le c_2 \mathbf{n}^2$$

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/ $n \leq c_2$ ,

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, $c_1 n^2 \leq 6n^3 \leq c_2 n^2$ , 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 $c_1 = a/4, c_2 = 7a/4, 构造<math>n_0$ 使得  $an^2/4 \le an^2 + bn + c \le 7an^2/4$  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:

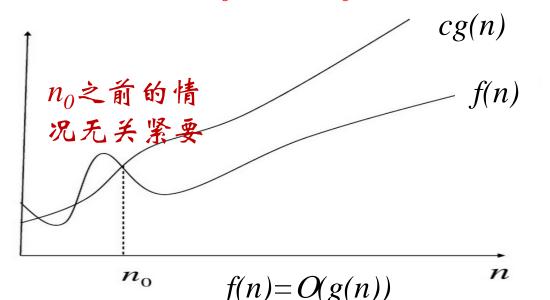
$$P(n) = \sum_{i=0}^{d} a_i n^i = \theta(n^d).$$

情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 $\frac{1}{3}c>0$ , $n_0$ , $\forall n>n_0$ , $f(n)\leq cg(n)$ ,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:  $\{f(n) \mid \exists c, n_0, \forall n > n_0, f(n) \leq cg(n)\}$ 

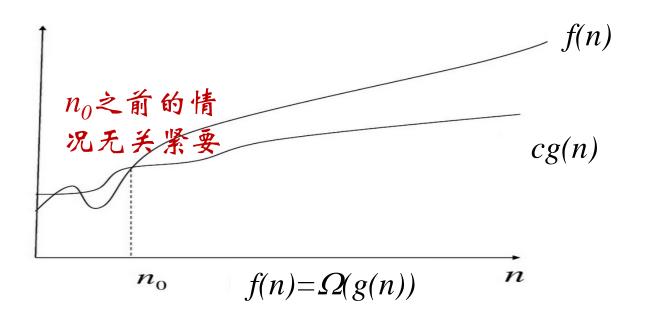


#### 2.1.2 低阶函数集合

## 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:  $\{f(n) \mid \exists c, n_0, \forall n > n_0, f(n) \geq cg(n)\}$ 



#### $\theta$ 、O、 $\Omega$ 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
- $\theta(g(n)) \subseteq O(g(n))$
- $f(n) = \theta(g(n)) \Rightarrow f(n) = O(g(n))$
- $f(n) = an^2 + bn + c = \theta(n^2), f(n) = O(n^2)$
- $an+b = O(n^2)$ .
- $n = O(n^2)$

如果 $f(n)=O(n^k)$ ,则称f(n)是多项式界限的

### $\theta$ , O, $\Omega$ 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 $O(n) \subseteq O(n^2)$ .
- 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, $\theta(n) \neq \theta(n^2)$ .

## $\theta$ , O, $\Omega$ 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

# $\theta$ , O, $\Omega$ 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))可以视为所有比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 $f(n) \ne$  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. ⇒: 对 $\forall c > 0$ , 有 $\frac{1}{c} > 0$ . 由 $f(n) = \omega(g(n))$ 可知,  
对 $\frac{1}{c} > 0$ , 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  
 $\frac{1}{c} > 0$ , 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 $2n^2 + f(n) = g(n)$ .

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

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

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

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

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

#### 3. 直接求和的界限

例 
$$1.\sum_{k=1}^{n} k \leq \sum_{k=1}^{n} n = n^2$$

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

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

解: 
$$a_1/a_0 \le r \Rightarrow a_1 \le a_0 r$$
,  $a_2/a_1 \le r \Rightarrow a_2 \le a_0 r^2$ ,  $a_3/a_2 \le r \Rightarrow a_3 \le a_0 r^3$ ,  $a_k/a_{k-1} \le r \Rightarrow a_k \le a_0 r^k$ ,  $f \not\in \sum_{k=0}^n a_k \le \sum_{k=0}^\infty a_0 r^k = a_0 \sum_{k=0}^\infty r^k = \frac{a_0}{1-r}$ . 34

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

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

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

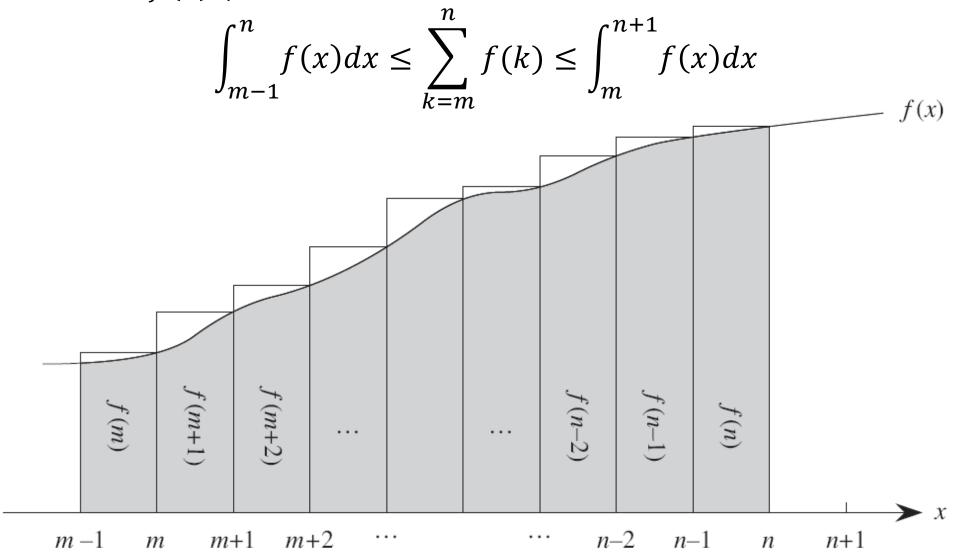
例 6. 求
$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{k^2}{2^k}$$
的上界

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

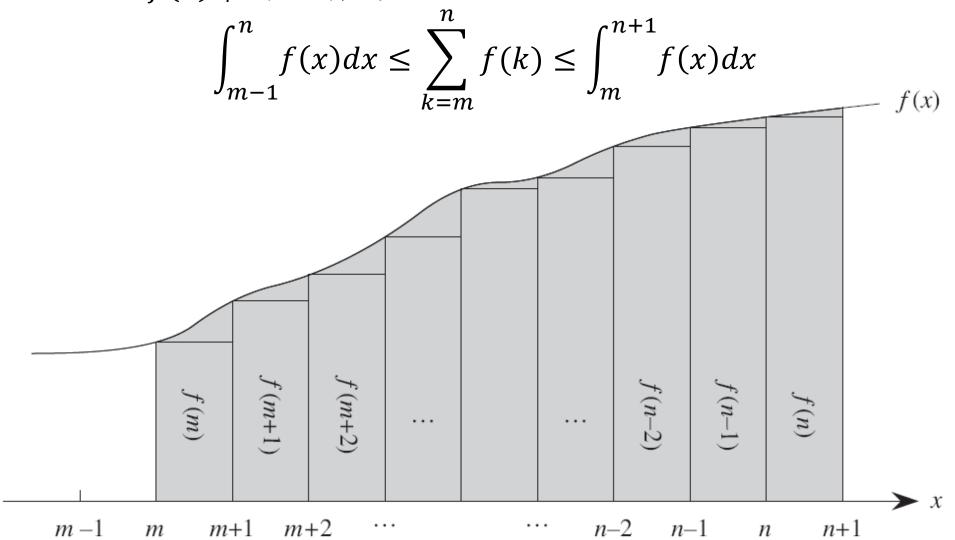
例7. 求
$$H_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}$$
的上界

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

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较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  $T(n)=2T(n/2)+\theta(n) \quad \text{if } n>1.$   $T(n)=\theta(1) \quad \text{if } n=1(边界条件)$ 

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: 猜想, 
$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2} + 17\right) + n = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n$$
只是一个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  $\frac{n}{2}+17n\frac{n}{2}$ 相差很小.

因此, 我们可以猜想 $T(n) = O(n \lg n)$ .

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 $c, n_0$ , 使 $n \ge n$  $n_0$ 时,有 $T(n) \leq cnlgn$ .假设 $m \leq n-1$ 且 $m \geq n_0$ 时,有  $T(m) \leq cm \lg m$ . 因此T(n) = 2T(n/2 + 17) + n $\leq 2c\left(\frac{n}{2} + 17\right)\lg\left(\frac{n}{2} + 17\right) + n$  $\leq 2c\left(\frac{n}{2} + 17\right)\lg\left(\frac{3n}{4}\right) + n \qquad (n \geq 68)$  $= cn \lg n - \lg \left(\frac{4}{3}\right) cn + 34 c \lg n - 34 c \lg \left(\frac{4}{3}\right) + n$  $\diamond c \geq 2/\lg\left(\frac{4}{3}\right)$ 时, n足够大使得lg $\left(\frac{4}{3}\right)$ n > 68lgn时,  $T(n) \leq cn$ lgn. 45

# 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.

从 $\Omega(n)$ 找到上一个阶 $\Omega(n \log n)$ ,

从 $O(n^2)$ 找到下一个阶 $O(n \log n)$ .

## 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
$$T(n) = T(\lfloor n/2 \rfloor) + T(\lceil n/2 \rceil) + 1$$

解: (1) 猜测T(n) = O(n)

证明:  $T(n) \le c[n/2] + c[n/2] + 1 = cn + 1 \ne cn$ 

(2) 从猜测的数学形式中减去一个低阶项, 即:  $T(n) \leq cn - b$ ,  $b \geq 0$ 是 常数.

证明:设不超过n-1时都成立

$$T(n) = T(\lfloor n/2 \rfloor) + T(\lceil n/2 \rceil) + 1$$
  
  $\leq c \lfloor n/2 \rfloor - b + c \lceil n/2 \rceil - b + 1$   
  $\leq b \geq 1$ 即可.  $(c \triangle 足够 大以满足边界条件)$ 

## 避免陷阱

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

证: 用数学归纳法证明 $T(n) \leq cn$ .

--错!!

 $T(n) \le 2c[n/2] + n \le cn + n = O(n).$ 

#### 错在哪里? 过早使用了O(n)而掉进了陷阱!

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

## 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
$$T(n) = 2T(\sqrt{n}) + \log n$$

解: 今
$$m = \log n, n = 2^m, T(2^m) = 2T(2^{m/2}) + m.$$
  
令 $S(m) = T(2^m), 则 2T(2^{m/2}) = 2S(m/2).$   
于是 $S(m) = 2S(m/2) + m.$ 

$$S(m) = O(m \log m), \, \operatorname{pr} T(2^m) = O(m \log m).$$

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

## 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。

例 1. 
$$T(n) = n + 3T(\lfloor n/4 \rfloor), n < 4$$
时,  $T(n) = \theta(1)$ 
$$= n + 3\lfloor n/4 \rfloor + 9T(\lfloor n/16 \rfloor)$$
$$= n + 3\lfloor n/4 \rfloor + 9\lfloor n/16 \rfloor + 27T(\lfloor n/64 \rfloor)$$

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

 $i = \lfloor \log_4 n \rfloor$  时, $\binom{n}{4i}$  首次下降到小于4的值

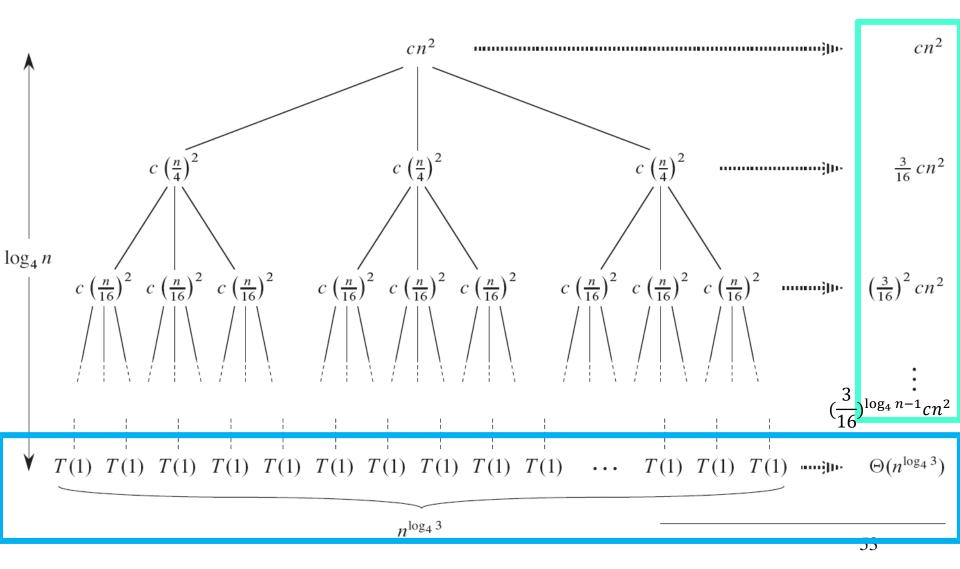
$$= n + 3 \left[ \frac{n}{4} \right] + 3^2 \left[ \frac{n}{4^2} \right] + 3^2 \left[ \frac{n}{4^2} \right] + \dots + 3^{\lfloor \log_4 n \rfloor} T \left( \left[ \frac{n}{4^{\lfloor \log_4 n \rfloor}} \right] \right)$$

$$\leq \sum_{i=0}^{\lfloor \log_4 n \rfloor - 1} 3^i n /_{4^i} + c \times 3^{\log_4 n} \leq n \sum_{i=0}^{\infty} 3^i /_{4^i} + c \times n^{\log_4 3}$$

$$= n \times \frac{1}{1-3/2} + c \times n^{\log_4 3} = O(n).$$

C是常数

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



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

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

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

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

$$\vdots$$

$$\vdots$$

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

$$\vdots$$

$$\vdots$$

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

$$\vdots$$

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

$$\vdots$$

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

$$\vdots$$

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

$$\vdots$$

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

$$\vdots$$

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

$$\vdots$$

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

$$\vdots$$

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

$$\vdots$$

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

$$\vdots$$

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

$$\vdots$$

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

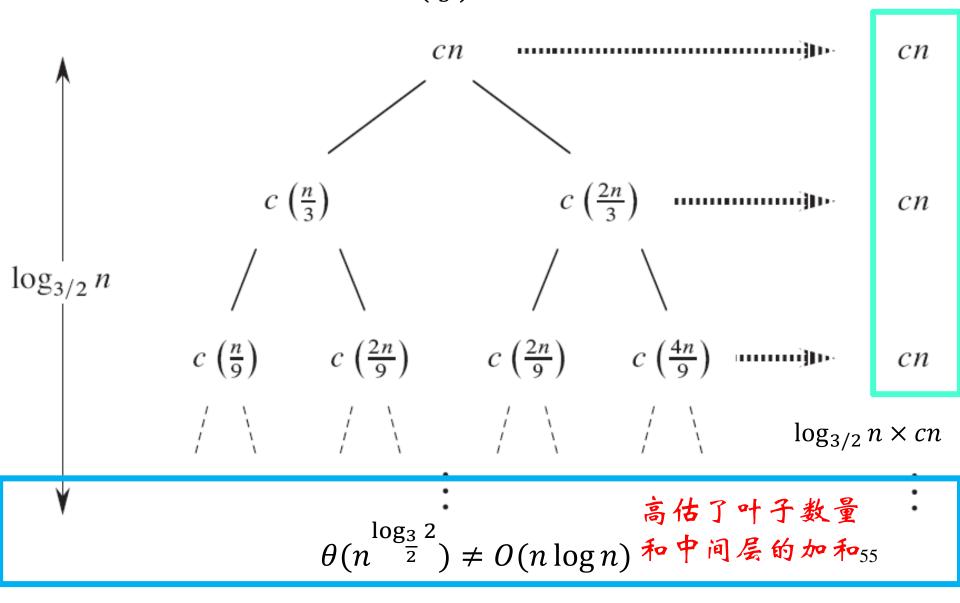
$$\vdots$$

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

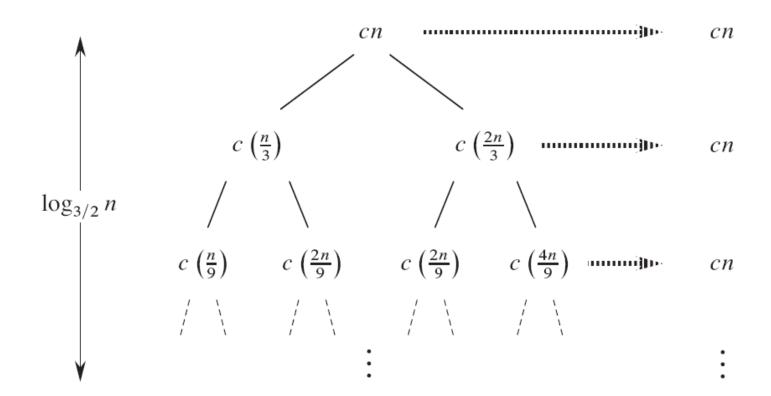
$$\frac{3}{$$

J4

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



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

目的:求解 $T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$ 型方程,其中 $a \ge 1$ , 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。

 $T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$ :将一个大小为n的问题分成大小为n/b的a个子问题,遂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。

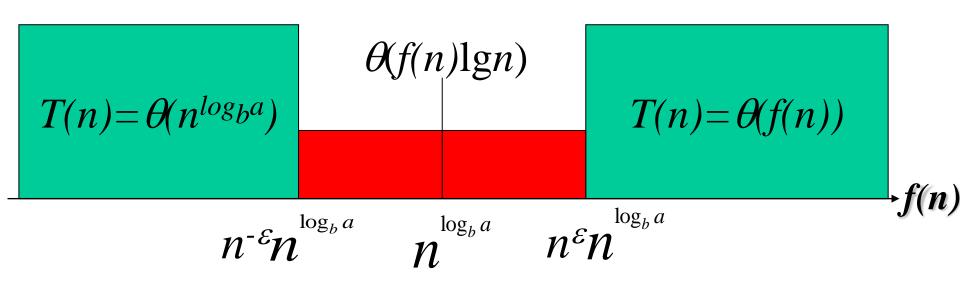
#### Master 定理

定理2.4.1 设 $a \ge 1, b > 1$ 为常数, 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). 这里n/b可以解释为[n/b]或者[n/b].则T(n)的渐进界为:

- (1). 若对于某个常数 $\varepsilon > 0$ , 有 $f(n) = O(n^{\log_b a \varepsilon})$ , 则 $T(n) = \theta(n^{\log_b a})$ .
- (3). 若对于某个常数 $\varepsilon > 0$ , 有 $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$ , 而且对于某个常数c < 1和足够大的n有 $af(n/b) \leq cf(n)$ , 则 $T(n) = \theta(f(n))$ .

直观地,我们比较f(n)与 $n^{\log_b a}$ 的阶:

- $\triangleright$  如果 $n^{\log_b a}$ 更大,则 $T(n) = \theta(n^{\log_b a});$
- $\triangleright$  如果f(n)更大,则则 $T(n) = \theta(f(n))$ ;
- $\triangleright$  如果f(n)与 $n^{\log_b a}$ 同阶,则 $T(n) = \theta(f(n) \log n) = \theta(n^{\log_b a} \log n)$



## 对于红色部分,Master定理无能为力

#### 更进一步:

(1) 在第一种情况下,f(n)不仅低阶于 $n^{\log_b a}$ ,而且必须 多项式地低阶于 $n^{\log_b a}$ ,即存在常数 $\varepsilon > 0$ ,使得:

$$f(n) = O(\frac{n^{\log_b a}}{n^{\varepsilon}}).$$

(2) 在第三种情况下, f(n)不仅高阶于 $n^{\log_b a}$ ,而且必须多项式地高阶于 $n^{\log_b a}$ ,即存在常数 $\epsilon>0$ ,使得:  $f(n)=O(n^{\log_b a}\times n^\epsilon).$ 

## 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
$$T(n) = 3T(n/4) + n \log n$$

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

$$f(n) = n \log n = \Omega(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon}), \varepsilon = 0.2$$

对于 
$$\forall n, af\left(\frac{n}{b}\right) = 3\frac{n}{4}\log\frac{n}{4} \le \frac{3}{4}n\log n = cf(n), c = \frac{3}{4}.$$

于是, 
$$T(n) = \theta(f(n)) = \theta(n \log n)$$
.

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

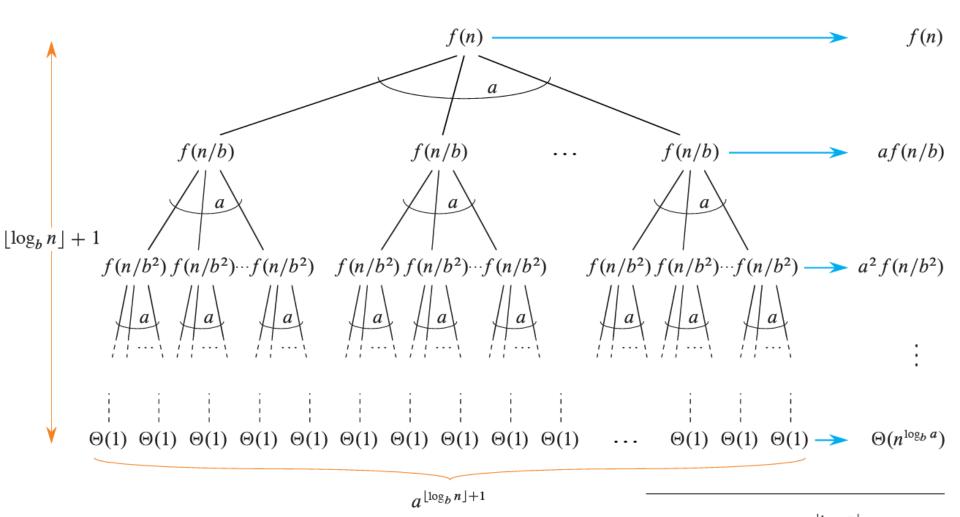
解:  $a=2^n$ , 非常数项,不满足master定理条件,故master定理不适用。

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

解: a < 1, 不满足master定理条件,故master定理不适用。

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

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



Total:  $\Theta(n^{\log_b a}) + \sum_{j=0}^{\lfloor \log_b n \rfloor} a^j f(n/b^j)$ 

## 扩展master定理

定理2.4.2 设 $a \ge 1, b \ge 1$ 为常数, 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). 这里n/b可以解释为n/b[或者n/b].则T(n)的渐进界为:

- (1). 若对于某个常数 $\varepsilon > 0$ , 有 $f(n) = O(n^{\log_b a \varepsilon})$ , 则 $T(n) = \theta(n^{\log_b a})$ .
- (2). 若对于某个非负整数 $k \geq 0$ 有 $f(n) = \theta(n^{\log_b a}(\lg n)^k)$ ,则  $T(n) = \theta(n^{\log_b a}(\lg n)^{k+1})$ .
- (3). 若对于某个常数 $\varepsilon > 0$ , 有 $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$ , 而且对于某个常数c < 1和足够大的n有 $af(n/b) \leq cf(n)$ , 则 $T(n) = \theta(f(n))$ .

(2). 若对于某个非负整数 $k \geq 0$ 有 $f(n) = \theta(n^{\log_b a}(\lg n)^k)$ ,则  $T(n) = \theta(n^{\log_b a}(\lg n)^{k+1})$ .

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  $n^{\varepsilon}$  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 $\varepsilon$ 使得:

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

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

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

#### 递归式分析: 主定理法



• 主定理(扩展形式): 对形如  $T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$ 的递归式

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(f(n)) & \text{if } f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon}) \\ \Theta(n^{\log_b a} \log^{k+1} n) & \text{if } f(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log^k n), k \ge 0 \\ \Theta(n^{\log_b a}) & \text{if } f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon}) \end{cases}$$

• 情况②的三种扩展

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(n^{\log_b a} \log^{k+1} n) & k > -1 \\ \Theta(n^{\log_b a} \log \log n) & k = -1 \\ \Theta(n^{\log_b a}) & k < -1 \end{cases}$$

$$\frac{3 T(n) = \Theta(n^{\log_b a})}{n^{\log_b a - \epsilon}} \quad 2 \quad 1 \text{ of } T(n) = \Theta(f(n))$$