

Massive Data Computing Lab @ HIT

## 算法设计与分析

### 第二章算法分析的数学基础

哈尔滨工业大学 王宏志

wangzh@hit.edu.cn

http://homepage.hit.edu.cn/pages/wang/

# 本讲内容

- 2.1 计算复杂性函数的阶
- 2.2 和式的估计与界限
- 2.3 递归方程

## 增长的阶

- 如何描述算法的效率?
  - 增长率
- 忽略低阶项,保留最高阶项
- 忽略常系数
- 利用Θ(n²)表示插入排序的最坏运行时间
- $\Theta(1)$ ,  $\Theta(\lg n)$ ,  $\Theta(\sqrt{n})$ ,  $\Theta(n)$ ,  $\Theta(n\lg n)$ ,  $\Theta(n^2)$ ,  $\Theta(n^3)$ ,  $\Theta(2^n)$ ,  $\Theta(n!)$

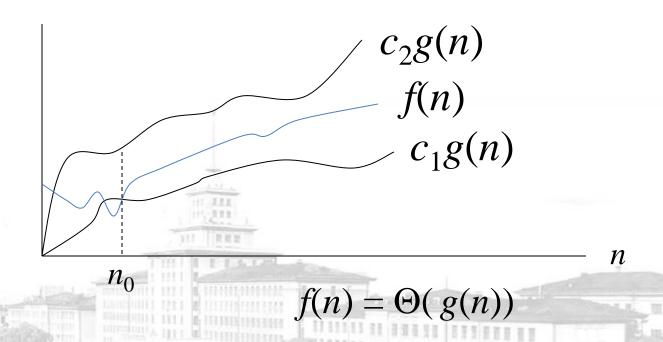
## 增长函数

- 渐进效率:
  - 输入规模非常大
  - 忽略低阶项和常系数
  - 只考虑最高阶(增长的阶)
- 典型的增长阶:
  - $-\Theta(1), \Theta(\lg n), \Theta(\sqrt{n}), \Theta(n), \Theta(n\lg n), \Theta(n^2), \Theta(n^3), \Theta(2^n), \Theta(n!)$
- 增长的记号: 0, Θ, Ω, o, ω.

## 同阶函数集合

 $\Theta(g(n))=\{f(n) \mid \exists c_1, c_2>0, n_0, \forall n>n_0, c_1g(n)\leq f(n)\leq c_2g(n)\}$  称为与g(n)同阶的函数集合。

- 如果 $f(n) \in \Theta(g(n))$ ,g(n)与f(n)同阶
- $f(n) \in \Theta(g(n))$ , 记作 $f(n) = \Theta(g(n))$



# $\Theta(g(n))$ 函数的例子

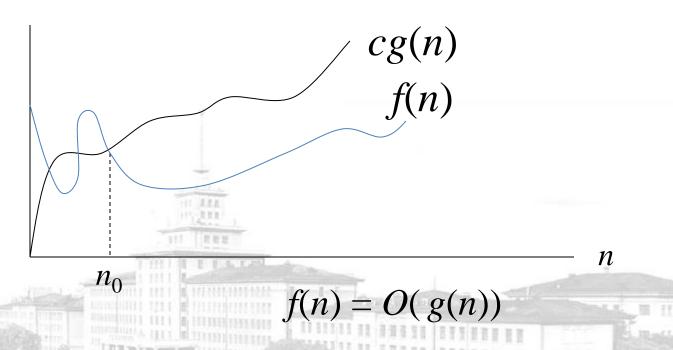
- 证明  $1/2n^2 3n = \Theta(n^2)$ .
  - $-c_1 n^2 \le 1/2n^2 3n \le c_2 n^2$
  - $-c_1 \le 1/2 3/n \le c_2$
  - 对于任意 $n \ge 1$ ,  $c_2 \ge \frac{1}{2}$ , 且对于任意 $n \ge 7$ ,  $c_1 \le \frac{1}{14}$
  - 因此  $c_1 = 1/14$ ,  $c_2 = \frac{1}{2}$ ,  $n_0 = 7$ .
- 证明  $6n^{3 \neq} \Theta(n^2)$ .
  - 如果存在 $c_1$ 、 $c_2>0$ , $n_0$ 使得当 $n\ge n_0$ 时, $c_1n^2\le 6n^3\le c_2n^2$ 。
  - 当n> $c_2$ /6时,n ≤ $c_2$ /6,矛盾。

## $\Theta(g(n))$ 函数的例子

- 通常 $f(n)=an^2+bn+c=\Theta(n^2)$ , 其中a,b,c是常数且 a>0.
- $p(n) = \sum_{i=0}^{d} a_i n^i$ , 其中 $a_i$ 是常数且 $a_d > 0$ . -  $p(n) = \Theta(n^d)$ .
- $\Theta(n^0)$ 或者 $\Theta(1)$ ,常数时间复杂性.

## 低阶函数集合

- 对于给定的函数g(n),
  - O(g(n))={f(n): 存在正常数c和 $n_0$ 满足对于所有  $n \ge n_0$ ,  $0 \le f(n) \le cg(n)$ }
  - 记作f(n) ∈ O(g(n)), 或简记为f(n) = O(g(n)).



### $\Theta(g(n))$ 和O(g(n))的关系

- $f(n) = \Theta(g(n)) \Rightarrow f(n) = O(g(n))$
- Θ标记强于O标记.
- $\Theta(g(n)) \subseteq O(g(n))$
- $an^2+bn+c = \Theta(n^2), \exists = O(n^2)$
- an+b = O(n²). 为什么?
- $n = O(n^2)$  !!!
- O标记,表示渐进上界
- · Θ标记,表示渐进紧界
- 一批社孙.

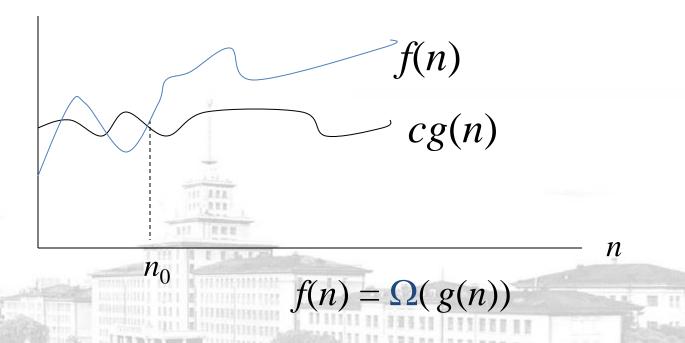
#### 如果 $f(n)=O(n^k)$ ,则称f(n)是多项式界限的。

的输入,即使对于已经排序的输入也成立,因为 $O(n) \in O(n^2)$ .

- 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, $\Theta(n) \neq \Theta(n^2)$ .

## 高阶函数集合

- 对于给定的函数g(n),
  - $-\Omega(g(n))={f(n): 存在正常数c和n<sub>0</sub>, 使得对于所$  $有 n≥ n<sub>0</sub>, 0 ≤ cg(n) < f(n)}$
  - 记作f(n) ∈  $\Omega(g(n))$ , 或简记为f(n) =  $\Omega(g(n))$ .



## O, $\Theta$ , $\Omega$ 标记的关系

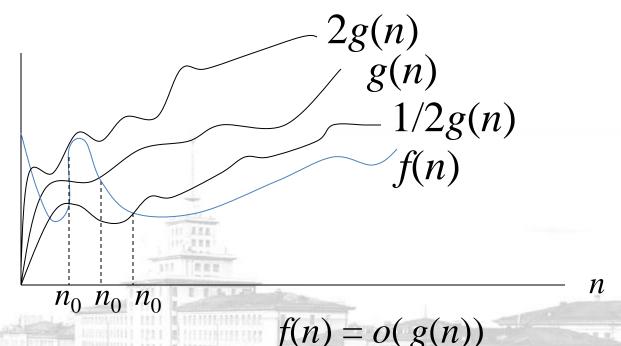
- 对于f(n)和g(n),  $f(n) = \Theta(g(n))$ 当且仅当f(n) = O(g(n))且 $f(n) = \Omega(g(n))$ .
- O: 渐进上界
- Θ:渐进紧界
- Ω: 渐进下界

### 关于Ω标记

- 用来描述运行时间的最好情况
- 对所有输入都正确
- 比如,对于插入排序
  - 最好运行时间是  $\Omega(n)$ ,
  - -或者说,运行时间是 $\Omega(n)$ .
  - 最坏运行时间是  $\Omega(n^2)$
  - 但是说运行时间是 $\Omega(n^2)$ 则有误
- 可以用来描述问题
  - 排序问题的时间复杂性是 $\Omega(n)$

# 严格低阶函数

- 给定一个函数*g*(*n*),
  - o(g(n))={f(n): 对于任意正常数c,存在一个正数 $n_0$ ,从而对所有 $n \ge n_0$ ,满足 $0 \le f(n) < cg(n)$  }
  - 记作f(n) ∈ o(g(n)), 或者简写为f(n) = o(g(n)).



例 1. 证明  $2n = o(n^2)$ 

证. 对 $\forall c > 0$ , 欲 $2n < cn^2$ , 必2 < cn, 即 $\frac{2}{c} < n$ 。所以,当 $n_0 = \frac{2}{c}$ 时,

 $2n < cn^2 \forall \forall c > 0$ ,  $n \ge n_{0}$ 

例 2. 证明  $2n^2 \neq o(n^2)$ 

证. 当 c=1>0时,对于任何 $n_0$ ,当 $n \ge n_0$ ,  $2n^2 < cn^2$ 都不成立

## 关于o标记

- 0标记可能是或不是紧的
  - $-2n^2 = O(n^2)$  是紧的,  $2n = O(n^2)$  不是紧的.
- o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.

$$f(n) = o(g(n)) \Rightarrow \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$$

证.由于 f(n)=o(g(n)), 对任意 $\varepsilon>0$ ,存在 $n_0$ , 当 $n \ge n_0$ 时,  $0 \le f(n) < \varepsilon g(n)$ ,

即 
$$0 \le \frac{f(n)}{g(n)} \le \varepsilon$$
. 于是,  $\lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$ .

## 严格高阶函数集合

- 对于给定函数g(n),
  - $ω(g(n))=\{f(n): 对于任意正常数c, 存在正数<math>n_0$  对于 $n \ge n_0$ ,  $0 \le cg(n) < f(n)\}$
  - 记作f(n) ∈ ω(g(n)), 或者简记为f(n) = ω(g(n)).
- ω标记, 类似o标记, 表示不紧的下界.
  - $n^2/2 = \omega(n)$ , 但 $n^2/2 \neq \omega(n^2)$
- $f(n) = \omega(g(n))$ 当且仅当g(n) = o(f(n)).
- $\lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty$

## 渐进符号的性质

- 传递性: 所有五个标记
  - $-f(n)=\Theta(g(n))$   $\perp g(n)=\Theta(h(n))$   $\rightarrow f(n)=\Theta(h(n))$
- 自反性: 0, Θ, Ω.
  - $-f(n)=\Theta(f(n))$
- 对称性:Θ
  - $-f(n)=\Theta(g(n))$  当且仅当 $g(n)=\Theta(f(n))$
- 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  $g(n) = \omega(f(n))$ .

## 注意

\*并非所有函数都是可比的,即对于函数 f(n) 和 g(n) ,可能  $f(n) \neq O(g(n)), f(n) \neq \Omega(g(n))$  . 例如,n 和  $n^{1+\sin n}$  .

# 本讲内容

- 2.1 计算复杂性函数的阶
- 2.2 和式的估计与界限
- 2.3 递归方程

## 为什么需要和式的估计与界限

```
FOR l=2 TO n
  FOR i=1 TO n-l+1 DO
         j=i+l-1;
         m[i, j] = \infty;
         FOR k \leftarrow i To j-1 DO
           q=m[i, k]+m[k+1, j]+p_{i-1}p_{k}p_{i}
           IF q < m[i, j] THEN m[i,j]=q;
```

## 和式的估计

#### 1. 线性和

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

#### 2. 级数

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

$$\sum_{k=0}^{n} x^{k} = 1 + x + x^{2} + \dots + x^{n} = \frac{x^{n+1} - 1}{x - 1} \qquad (x \neq 1)$$

$$\sum_{k=0}^{\infty} x^k = \frac{1}{1-x} \qquad |x| < 1$$

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

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

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

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

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

#### 3. 和的界限

例 1. 证明  $\sum_{k=0}^{n} 3^k = O(3^n)$ 

证 证明对于  $\mathbf{c} \geq 3/2$ ,存在一个  $\mathbf{n}_0$ ,当  $n \geq n_0$  时  $\sum_{k=0}^n 3^k \leq c 3^n$ .

当 
$$n=0$$
 时,  $\sum_{k=0}^{n} 3^{k} = 1 \le c = c3^{n}$ .

设  $n \leq m$  时成立. 令 n = m+1,则

$$\sum_{k=0}^{m+1} 3^k = \sum_{k=0}^m 3^k + 3^{m+1} \le c3^m + 3^{m+1} = c3^{m+1} \left( \frac{1}{3} + \frac{1}{c} \right) \le c3^{m+1} .$$

例 2. 错误证明:  $\sum_{k=1}^{n} k = \theta(n)$ 

$$\text{iff.} \quad n = 1 \text{ iff.} \quad \sum_{k=1}^{1} k = 1 = \mathrm{O}(1) \text{ , } \sum_{k=1}^{n+1} k = \sum_{k=1}^{n} k + (n+1) = \mathrm{O}(n) + (n+1) = \mathrm{O}(n) \text{ .}$$

\*错在 O(n) 的常数 c 随 n 的增长而变化,不是常数。

\*要证明 $\sum_{k=1}^{n} k = O(n)$ 需要证明: 对某个 *c>0*,  $\sum_{k=1}^{n} k = c(n)$ .

# 直接求和的界限

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

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

例 4. 求  $\sum_{k=0}^{\infty} (k/3^k)$ 的界

解. 使用例 3 的方法.  $\frac{k+1}{3^{k+1}} / \frac{k}{3^k} = \frac{1}{3} \cdot \frac{k+1}{k} = \frac{1}{3} \left( 1 + \frac{1}{k} \right) \le \frac{2}{3} = r$ . 于是

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

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

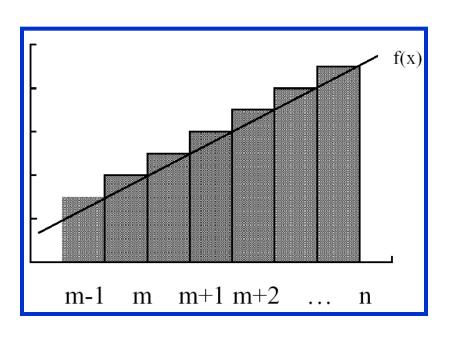
解: 当 
$$k \ge 3$$
 时, 
$$\frac{(k+1)^2}{2^{k+1}} = \frac{(k+1)^2}{2k^2} \le \frac{8}{9}$$

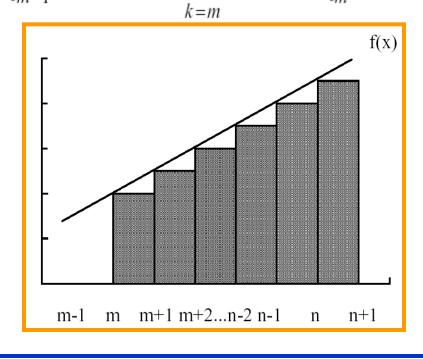
于是 
$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{k^2}{2^k} = \sum_{k=0}^{2} \frac{k^2}{2^k} + \sum_{k=3}^{\infty} \frac{k^2}{2^k} \le \theta(1) + \sum_{k=3}^{\infty} \frac{9}{8} \cdot \left(\frac{8}{9}\right)^k = \theta(1)$$
.

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

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

例 8. 如果 f(k) 单调递增,则  $\int_{m-1}^{n} f(x)dx \leq \sum_{n=1}^{n} f(k) \leq \int_{n}^{n+1} f(x)dx$ .





$$\sum_{k=0}^{n} f(k) \ge \sum_{k=0}^{n-1} f(k) \Delta x \ge \int_{n-1}^{n} f(x) dx , \quad f(m-1) < f(n) , \quad \Delta x = 1$$

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

例 9. 当 f(x) 单调递减时, $\int_{m}^{n+1} f(x)dx \leq \sum_{k=m}^{n} f(k) \leq \int_{m-1}^{n} f(x)dx$ .

$$|| 10. \qquad \sum_{k=1}^{n} \frac{1}{k} \ge \int_{1}^{n+1} \frac{dx}{x} = \ln(n+1) , \quad \sum_{k=2}^{n} \frac{1}{k} \le \int_{1}^{n} \frac{dx}{x} = \ln n .$$

# 本讲内容

- 2.1 计算复杂性函数的阶
- 2.2 和式的估计与界限
- 2.3 递归方程

# 递归方程

• 递归方程: 递归方程是使用小的输入值来描述一个函数的方程或不等式.

· 递归方程例: Merge-sort排序算法的复杂性方程

 $T(n) = \Theta(1)$ 

if n=1

 $T(n)=2T(n/2)+\Theta(n)$ 

if n>1.

T(n)的解是 $\Theta(n\log n)$ 

## 求解递归方程的三个主要方法

- 替换方法:
  - 首先猜想,
  - -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定理方法:
  - -求解型为T(n)=aT(n/b)+f(n)的递归方程

## 替换方法

#### 替换方法 I: 联想已知的 T(n)

例1. 求解2T(n/2 + 17) + n解:猜测: $T(n) = 2T(\frac{n}{2} + 17) + n$ 与 $T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + n$ 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

## 替换方法 I:

### 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*)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)

iE:  $T(n) \le c \lfloor n/2 \rfloor + c \lceil n/2 \rceil + 1 = cn + 1 \ne cn$ iE 不出 T(n) = O(cn)

(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

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

## 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 $T(n) \le cn$ 。

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

--错!!

错在那里: 过早地使用了O(n)而陷入了陷阱应该在证明了 $T(n) \le cn$ 才可用。从 $T(n) \le cn + n$ 不可能得到 $T(n) \le cn$  因为对于任何 c>0,我们都得不到 $cn + n \le cn$ .

#### 变量替换方法:

#### 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  $n = 2^m$ ,  $T(2^m) = 2T\left(2^{\frac{m}{2}}\right) + m$ .

$$\Leftrightarrow$$
  $S(m) = T(2^m)$ 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  $T(2^m) = \theta(m \lg m)$ .

由于 2<sup>m</sup>=n, m= $\lg n$ ,  $T(n) = \theta(\lg n \times \lg(\lg n))$ .

# 迭代方法

#### 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。

$$|T| = n + 3T \left( \left[ \frac{n}{4} \right] \right)$$

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

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

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

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

$$\frac{2}{4} = 1 \Rightarrow 4^{i} = n \Rightarrow i = \log_{4} n$$

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

$$\leq \sum_{i=0}^{\log_4 n} 3^i n / 4^i + O(n) \leq n \sum_{i=0}^{\infty} \left(\frac{3}{4}\right)^i = n \times \frac{1}{1 - \frac{3}{4}} = 4n = O(n)$$

## Master定理方法

目的: 求解 T(n) = aT(n/b) + f(n) 型方程,  $a \ge 1, b > 0$  是常数, f(n) 是正函数

方法:记住三种情况,则不用笔纸即可求解上述方程.

## Master 定理

Master 定理 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  $\mathbf{n}$   $af(n/b) \le cf(n)$ ,  $\mathbf{c} > 1$  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 $T(n) = \theta(n^{\log_b a} \lg n) = \theta(f(n) \lg n)$ .

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

$$n^{-\varepsilon} n^{\log_b a}$$

$$n^{\log_b a}$$

$$n^{\log_b a}$$

$$n^{\log_b a}$$

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

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

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

$$T(n) = \theta(n^{\log_{b^a} - \varepsilon}) = \theta(n^2)$$

例 2. 求解 
$$T(n) = T(2n/3) + 1$$
.

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

## Master定理的使用 (续)

例 3. 求解 
$$T(n) = 3T(n/4) + n \lg n$$

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

- (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 
$$T(n) = 2T(n/2) + n \lg n$$
.

解: a = 2, b = 2,  $f(n) = n \lg n$ ,  $n^{\log_b a} = n$ .  $f(n) = n \lg n$  大于  $n^{\log_b a} = n$ , 但不是多项式**地**大于,Master 定理不**适**用于该 T(n).