



算法分析与设计

Analysis and Design of Algorithm

Lesson 06

要点回顾

■ 分治策略

- 基本思想、适用条件、基本步骤
- 分治效率分析：给出了通用计算公式
- 两个例子：二分搜索、大整数乘法

■ 递推方程的求解方法

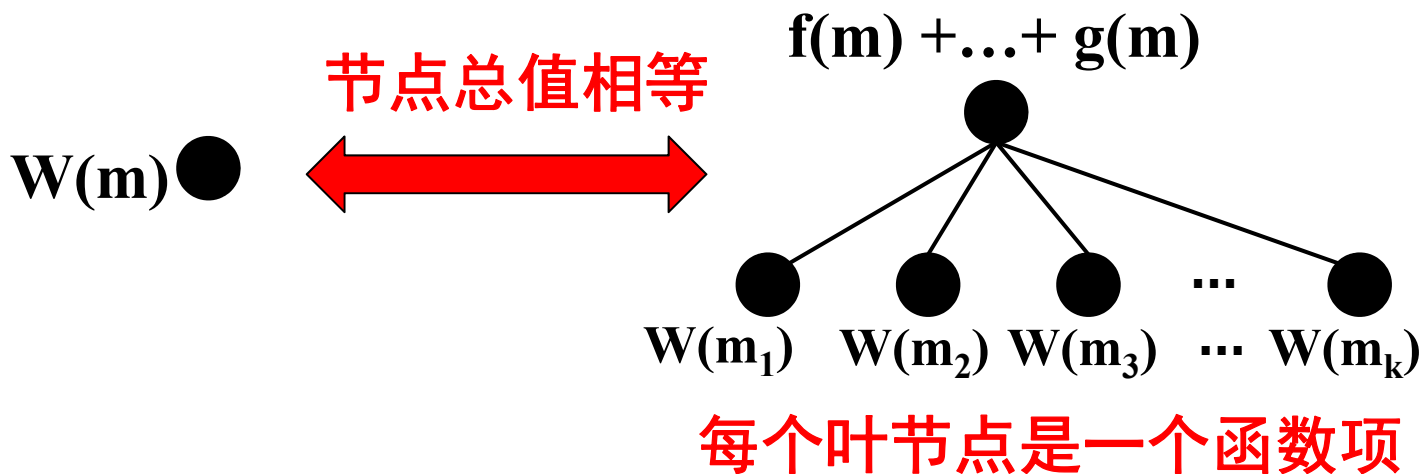
- 换元迭代法
- 公式法

$$T(n) = \begin{cases} O(1) & n = 1 \\ kT(n/m) + f(n) & n > 1 \end{cases}$$

$$T(n) = n^{\log_m k} + \sum_{j=0}^{\log_m n - 1} k^j f(n / m^j)$$

递归树法

- 迭代在递归树中的表示
 - 如果递归树上某节点标记为 $W(m)$
 - $W(m) = W(m_1) + \dots + W(m_k) + f(m) + \dots + g(m)$, $m_1, \dots, m_k < m$
- 其中 $W(m_1), \dots, W(m_k)$ 称为函数项

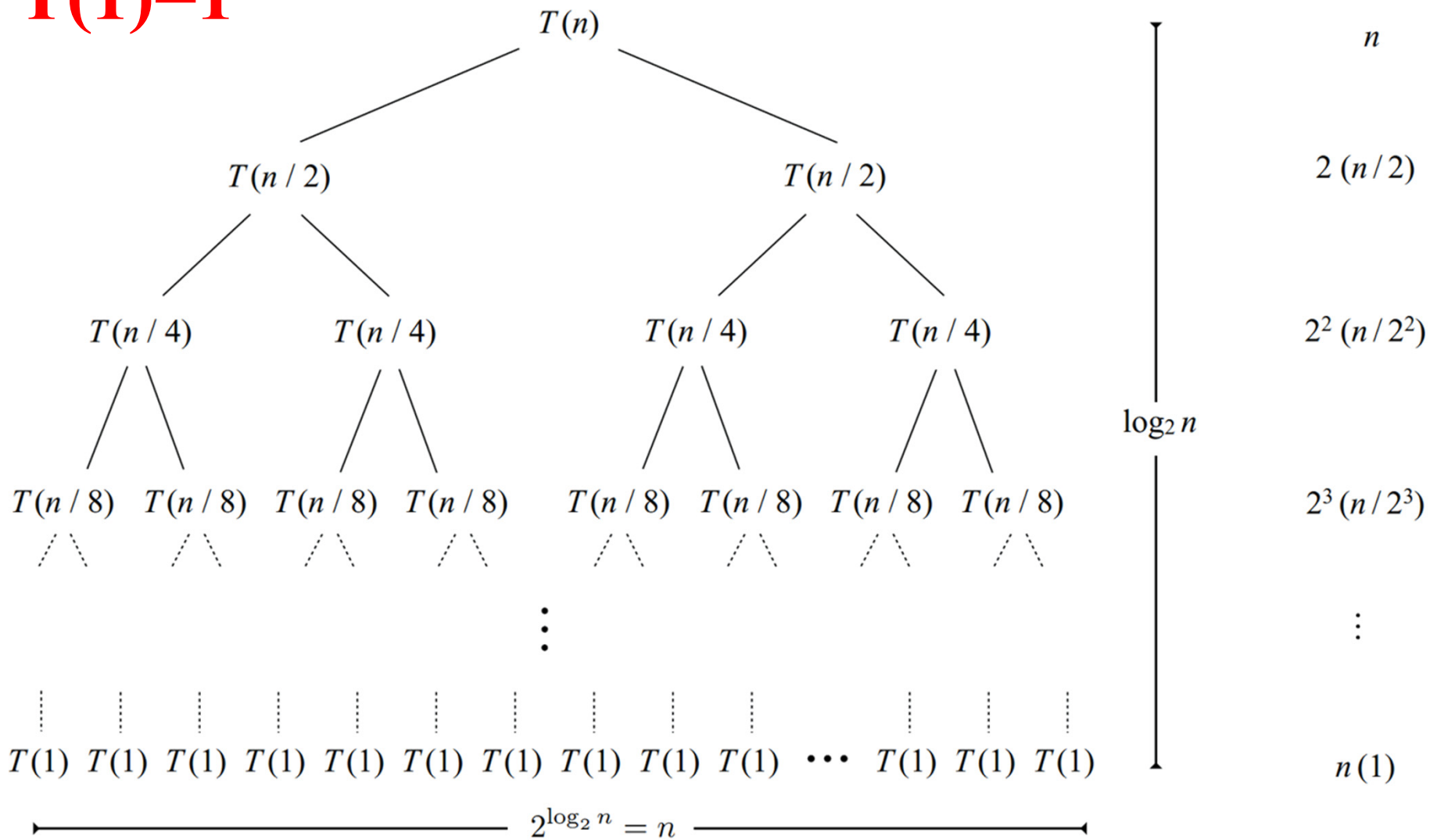


例子： 画出 $T(n)=2T(n/2)+n$ 递归树

$$T(1)=1$$

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

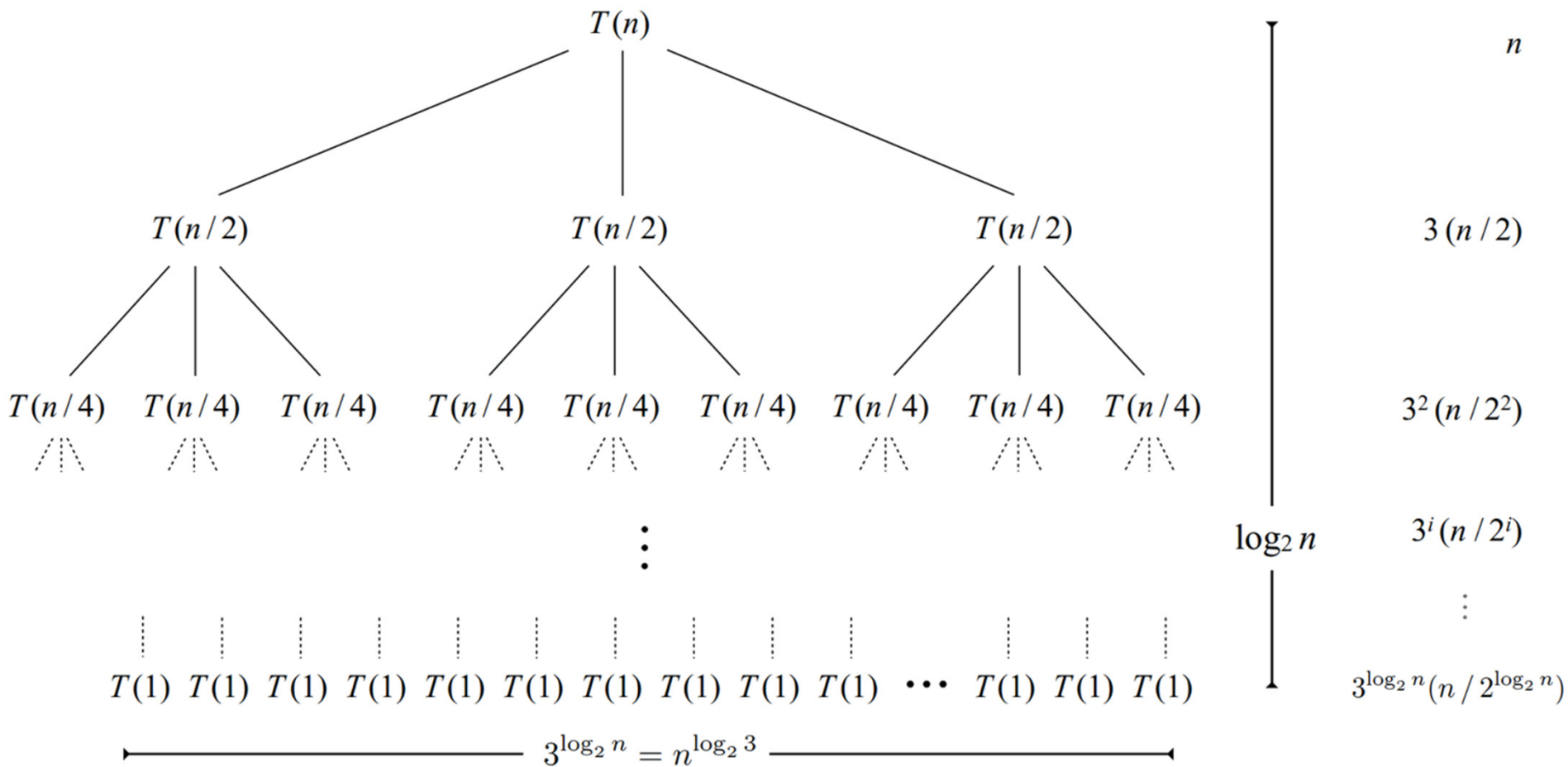
$$T(1) = 1$$



$$r = 1$$

$$T(n) = (1 + r + r^2 + r^3 + \dots + r^{\log_2 n}) n = n(\log_2 n + 1)$$

递归树求解: $T(n)=3T(n/2)+n$, $T(1)=1$



$$r = 3/2 > 1 \quad T(n) = (1 + r + r^2 + r^3 + \dots + r^{\log_2 n}) n = \frac{r^{1+\log_2 n} - 1}{r - 1} n = 3n^{\log_2 3} - 2n$$



课堂练习

- 画出如下函数的递归树

$$T(n) = \begin{cases} O(1) & n = 1 \\ 4T(n/2) + O(n) & n > 1 \end{cases}$$



再举个例子

- 用递归树求解方程：

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

再次回到公式

$$T(n) = \begin{cases} O(1) & n = 1 \\ aT(n/b) + f(n) & n > 1 \end{cases}$$

方程的解：

$$T(n) = n^{\log_b a} + \sum_{i=0}^{(\log_b n)-1} a^i f(n/b^i)$$

- 第一项为所有最小子问题的计算工作量
- 第二项为迭代过程归约到子问题及合并解的工作量

哪一项更主要？

主定理(Master定理)

定理： 设 $a \geq 1$, $b > 1$ 为常数, $f(n)$ 为函数, $T(n)$ 为非负数, 且 $T(n) = aT(n/b) + f(n)$, 则:

1. 若 $f(n) = O(n^{(\log_b a) - \varepsilon})$, 存在 $\varepsilon > 0$ 是常数, 则有 $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
2. 若 $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, 则有 $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log n)$
3. 若 $f(n) = \Omega(n^{(\log_b a) + \varepsilon})$, 存在 $\varepsilon > 0$ 是常数, 且对所有充分大的 n 有 $af(\frac{n}{b}) \leq cf(n)$, $c < 1$ 是常数, 则有 $T(n) = \Theta(f(n))$



Master定理

■ **例子1:** 求解 $T(n) = 9T\left(\frac{n}{3}\right) + n$

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

$$\because f(n) = n < O(n^{\log_b a}) = n^2 \text{ 取 } \varepsilon = 1 \text{ 即可}$$

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



Master定理

- **例子2:** 求解 $T(n) = T\left(\frac{2n}{3}\right) + 1$

$$a = 1, b = \frac{3}{2}, f(n) = 1, n^{\log_b a} = n^{\log_{3/2} 1} = 1$$

$$\therefore f(n) = 1 = \Theta(n^{\log_b a}),$$

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



Master定理

- **例子3:** 求解 $T(n) = 3T\left(\frac{n}{4}\right) + n \log n$

$$a = 3, b = 4, f(n) = n \log n, n^{\log_b a} = n^{\log_4 3} \approx n^{0.793}$$

$$f(n) = n \log n = \Omega(n^{\log_4 3 + \varepsilon}) \approx$$

$$\Omega(n^{0.793 + \varepsilon})$$

取 $\varepsilon = 0.2$ 即可

Master定理

- **例子3:** 求解 $T(n) = 3T\left(\frac{n}{4}\right) + n \log n$

条件验证 $af\left(\frac{n}{b}\right) \leq cf(n)$

$a = 3, b = 4, f(n) = n \log n$, 代入上式

$3\left(\frac{n}{4}\right) \log\left(\frac{n}{4}\right) \leq c \times n \log n$ 只要 $c \geq 3/4$ 即可

$\therefore T(n) = \Theta(f(n)) = \Theta(n \log n)$



递归算法分析

- 二分检索： $T(n) = T(n/2) + 1, T(1) = 1$

$$a = 1, b = 2, n^{\log_2 1} = 1, f(n) = 1$$

属于第二种情况

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

不能使用主定理的例子

- 例如：求解 $T(n) = 2T(n/2) + n \log n$

$$a = b = 2, n^{\log_2 2} = n, f(n) = n \log n$$

不存在 $\varepsilon > 0$ 使右式成立 $n \log n = \Omega(n^{1+\varepsilon})$

不存在 $c < 1$ 使 $af(\frac{n}{b}) \leq cf(n)$ 对所有充分大的 n 成立

$$2(n/2) \log(n/2) = n(\log n - 1) \leq cn \log n$$

可以考虑递归树!!!



递推方程求解方法小结

- 迭代法
- 换元迭代法
- 递归树
- 公式法
- 主定理



Strassen矩阵乘法

A和B的乘积矩阵C中的元素C[i,j]定义为:

$$C[i][j] = \sum_{k=1}^n A[i][k]B[k][j]$$

分析: 若依此定义来计算A和B的乘积矩阵C, 则每计算C的一个元素C[i][j], 需要做 n 次乘法和 $n-1$ 次加法。因此, 算出矩阵C的 n^2 个元素所需的计算时间为 $O(n^3)$



Strassen矩阵乘法

分治法:

使用与大整数相乘类似的技术，将矩阵A，B和C中每一矩阵都分块成4个大小相等的子矩阵。由此可将方程C=AB重写为：

$$\begin{bmatrix} C_{11} & C_{12} \\ C_{21} & C_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{bmatrix}$$

由此可得：

$$\begin{aligned} C_{11} &= A_{11} B_{11} + A_{12} B_{21} \\ C_{12} &= A_{11} B_{12} + A_{12} B_{22} \\ C_{21} &= A_{21} B_{11} + A_{22} B_{21} \\ C_{22} &= A_{21} B_{12} + A_{22} B_{22} \end{aligned}$$

复杂度分析

- 1) $n=2$, 子矩阵阶为1, 8次乘和4次加, 直接求出;
- 2) 子矩阵阶大于2, 为求子矩阵积可继续分块, 直到子矩阵阶降为2。

此想法就产生了一个分治降阶递归算法。

两个 n 阶方阵的积 \rightarrow 8个 $n/2$ 阶方阵积和4个 $n/2$ 阶方阵加。

可在 $O(n^2)$ 时间内完成

计算时间耗费 $T(n) = \begin{cases} O(1) & n = 2 \\ 8T(n/2) + O(n^2) & n > 2 \end{cases}$

所以 $T(n) = O(n^3)$, 与原始定义计算相比并不有效。