改进分消算法的途径1:减少子问题数

减少子问题个数的依据

分治算法的时间复杂度方程 W(n) = aW(n/b) + d(n)

a: 子问题数, n/b: 子问题规模,

d(n): 划分与综合工作量.

当 a 较大, b较小, d(n)不大时, 方程的解:

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

减少a是降低函数W(n)的阶的途径.

利用子问题的依赖关系,使某些子问题的解通过组合其他子问题的解而得到.

例1:整数位乘问题

输入: $X,Y \in n$ 位二进制数, $n=2^k$

输出: XY

普通乘法: 需要 $O(n^2)$ 次位乘运算

简单划分:令

$$X = A2^{n/2} + B$$
, $Y = C2^{n/2} + D$.

$$XY = \underline{AC} \ 2^{n} + (\underline{AD} + \underline{BC}) \ 2^{n/2} + \underline{BD}$$

$$X$$
 A B

$$\boldsymbol{C}$$
 \boldsymbol{D}

$$W(n) = 4W(n/2) + O(n) \Rightarrow W(n) = O(n^2)$$

减少子问题个数

子问题间的依赖关系:代数变换

$$AD+BC = (\underline{A-B})(\underline{D-C}) + \underline{AC} + \underline{BD}$$

算法复杂度

$$W(n) = 3 W(n/2) + cn$$

$$W(1) = 1$$

方程的解

$$W(n) = O(n^{\log 3}) = O(n^{1.59})$$

例2: 矩阵相乘问题

输入: $A, B \to n$ 阶矩阵, $n = 2^k$

输出: C = AB

通常矩阵乘法:

C 中有 n^2 个元素 每个元素需要做 n 次乘法 以元素相乘为基本运算 $W(n) = O(n^3)$

简单分治算法

分治法 将矩阵分块,得

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

其中

$$C_{11} = \underline{A_{11}B_{11}} + \underline{A_{12}B_{21}} \quad C_{12} = \underline{A_{11}B_{12}} + \underline{A_{12}B_{22}}$$

$$C_{21} = A_{21}B_{11} + A_{22}B_{21} \quad C_{22} = A_{21}B_{12} + A_{22}B_{22}$$

递推方程
$$W(n) = 8 W(n/2) + cn^2$$

$$W(1) = 1$$

$$W(n) = O(n^3)$$
.

Strassen 矩阵乘法

变换方法:

设计
$$M_1$$
, M_2 , ..., M_7 , 对应7个子问题
$$M_1 = A_{11} (B_{12} - B_{22})$$

$$M_2 = (A_{11} + A_{12}) B_{22}$$

$$M_3 = (A_{21} + A_{22}) B_{11}$$

$$M_4 = A_{22} (B_{21} - B_{11})$$

$$M_5 = (A_{11} + A_{22}) (B_{11} + B_{22})$$

$$M_6 = (A_{12} - A_{22}) (B_{21} + B_{22})$$

$$M_7 = (A_{11} - A_{21}) (B_{11} + B_{12})$$

Strassen 矩阵乘法(续)

利用中间矩阵,得到结果矩阵 $C_{11} = M_5 + M_4 - M_2 + M_6$ $C_{12} = M_1 + M_2$ $C_{21} = M_3 + M_4$ $C_{22} = M_5 + M_1 - M_3 - M_7$

时间复杂度函数:

$$W(n) = 7 W(n/2) + 18(n/2)^2$$

 $W(1) = 1$

矩阵乘法的研究及应用

矩阵乘法问题的难度:

- Coppersmith-Winograd算法: *O*(*n*^{2.376}) 目前为止最好的上界
- 目前为止最好的下界是: $\Omega(n^2)$

应用:

- 科学计算、图像处理、数据挖掘等
- 回归、聚类、主成分分析、决策树等挖掘算法常涉及大规模矩阵运算

改进途径小结

- 适用于:子问题个数多,划分和综合工作量不太大,时间复杂度函数 $W(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
- 利用子问题依赖关系,用某些子问 题解的代数表达式表示另一些子问 题的解,减少独立计算子问题个数.
- 综合解的工作量可能会增加,但增加的工作量不影响 W(n)的阶.