

一、算法设计分析

算法设计分析.

1. 算法是由若干条指令组成的有序序列,

(1) 输入

(2) 输出

(3) 确定性

(4) 有限性

2. 渐近复杂性

$$T(n) = 3n^2 + 2n^2 + n + 1$$

$$T \sim (n) = n^3$$

3. 渐近记号 O

4. 套用公式: 求解如下形式的递归式的方法

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

为递归的时间复杂性所满足的递归关系, 即一个规模为 n 的问题被分为规模为 n/b 的 a 个子问题, 递归地求解这 a 个子问题, 然后通过对这 a 个子问题的解的综合, 得到原问题的解。

$f(n)$: 除递归求解部分外, 其它部分时间复杂性。

三种情况, 都是 $f(n)$ 与 $n^{\log_b a}$ 作比较。

(1) 如果 $n^{\log_b a} > f(n)$, 则 $T(n) = \theta(n^{\log_b a})$

(2) 如果 $n^{\log_b a} = f(n)$, 则 $T(n) = \theta(n^{\log_b a} \cdot \log n)$ 或 $T(n) = \theta(f(n) \cdot \log n)$

(3) 如果 $n^{\log_b a} < f(n)$, 则 $T(n) = f(n)$

例: $T(n) = 9T(n/3) + n$ 谁大就取谁, 相等无所谓.

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

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

1. 递归树

2. 主定理

3. 递归树

4. 递归树

1. 递归树: 递归树是递归算法的一个模型, 它展示了递归调用的过程.

递归树: 递归树是递归算法的一个模型, 它展示了递归调用的过程. 递归树的根节点是初始问题, 它的子节点是递归调用的子问题. 递归树的叶子节点是递归调用的基本情况.

2. 递归树

递归树 (Recursion Tree): 将整个问题分解为多个子问题

递归树 (Recursion Tree): 将整个问题分解为多个子问题

递归树 (Recursion Tree): 将整个问题分解为多个子问题

2. 最大子序列和问题

给定由 n 个整数 (可能为负数) 组成的序列 a_1, a_2, \dots, a_n , 求该序列中连续子序列的最大和. 当所有整数均为负数时, 定义最大子序列和为 0.

例如: 对于 $a_1, a_2, a_3, a_4, a_5, a_6 = (-2, 11, -4, 13, -5, -2)$ 时, 最大子序列和为 20.

递归树

递归树: 递归树是递归算法的一个模型, 它展示了递归调用的过程. 递归树的根节点是初始问题, 它的子节点是递归调用的子问题. 递归树的叶子节点是递归调用的基本情况.

二、分治法

二、分治法

1. 分治法基本思想
2. 最大子段和问题
3. Strassen 矩阵乘法
4. 大整数的乘法
5. 线性时间选择
6. 循环赛日程表问题

1. 分治法的基本思想是将一个规模为 n 的问题分解为 k 个规模为较小的子问题，这些子问题互相独立且与原问题相同。递归地求解这些子问题，然后利用子问题的解合并出原问题的解。

1) 分治算法的设计

- ① 分解 (Divide)：将整个问题划分为各个子问题
- ② 递归求解 (Conquer)：求解每个子问题
- ③ 合并 (Combine)：合并子问题的解，形成原始问题的解。

2. 最大子段和问题

给定由 n 个整数组成的序列 a_1, a_2, \dots, a_n ，求该序列的子段和的最大值，当所有整数均为负整数时定义其最大子段和为 0。

例如当 $(a_1, a_2, a_3, a_4, a_5, a_6) = (-2, 11, -4, 13, -5, -2)$ 时，最大子段和为 20

1) 设计：

如果将所给的序列 $a[1:n]$ 分为长度相等的两段 $a[1:n/2]$ 和 $a[n/2+1:n]$ ，分别求出这两段的最大子段和。

$a[1:n]$ 的最大子段和有 3 种情况:

① $a[1:n]$ 的最大子段和与 $a[1:n/2]$ 的最大子段和相同.

② $a[1:n]$ 的最大子段和与 $a[n/2+1:n]$ 的最大子段和相同

③ $a[1:n]$ 的最大子段和为 $\sum_{k=i}^j a_k$, 且 $1 \leq i \leq n/2$, $n/2+1 \leq j \leq n$.

其中 ① 和 ② 两种可递归求得.

对于 ③, $a[1:n/2]$ 与 $a[n/2+1:n]$ 可以在 $a[1:n/2]$ 计算 S_{1max} , 在 $a[n/2+1:n]$ 计算 S_{2max} , 则 $S_1 + S_2$ 为 ③ 的最优解.

```
int MaxSubSum (int *a, int left, int right) {
```

```
    int sum = 0;
```

```
    if (left == right)
```

```
        sum = a[left] > 0 ? a[left] : 0;
```

```
    int center = (left + right) / 2;
```

```
    int leftsum = MaxSubSum(a, left, center);
```

```
    int rightsum = MaxSubSum(a, center+1, right);
```

```
    int s1 = 0;    int lefts = 0;
```

```
    for (int i = center; i >= left; i--) {
```

```
        lefts += a[i];
```

```
        if (lefts > s1)
```

```
            s1 = lefts;
```

```
    }
```

```
    int s2 = 0;    int rights = 0;
```

```
    for (int i = center+1; i <= right; i++) {
```

```
        rights += a[i];
```

```
        if (rights > s2)
```

```
            s2 = rights;
```

```
    }
```

```
    sum = s1 + s2;
```

```
    if (sum < leftsum)    sum = leftsum;
```

```
    if (sum < rightsum)    sum = rightsum;
```

```
    return sum;
```

```
}
```


(2) 算法时间复杂性分析

分治法 3个阶段.

本算法 Divide: $\Theta(1)$

Conquer: $2T(n/2)$

Combine: $\Theta(n)$

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

3. Strassen 矩阵乘法

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1) & n=2 \\ 7T(n/2) + \Theta(n^2) & n>2 \end{cases}$$

$$T(n) = \Theta(n^{\log_2 7}) = \Theta(n^{2.81})$$

4. 大整数乘法

(1) 将每两个一位数的乘法或加法看作一步运算, 计算 $X * Y$ 的时间复杂性为 $\Theta(n^2)$, 通过分治法为 $\Theta(n^{\log_2 3})$

$$1011 = 10^3 \times 2^2 + 11$$

$$1234 = 12 \times 10^2 + 34$$

$$X = \begin{array}{|c|c|} \hline \frac{n}{2} \text{位} & \frac{n}{2} \text{位} \\ \hline A & B \\ \hline \end{array}$$

$$Y = \begin{array}{|c|c|} \hline \frac{n}{2} \text{位} & \frac{n}{2} \text{位} \\ \hline C & D \\ \hline \end{array}$$

$$XY = (A2^{\frac{n}{2}} + B)(C2^{\frac{n}{2}} + D)$$

$$= AC2^n + (AD + BC)2^{\frac{n}{2}} + BD \quad \text{4次乘法}$$

$$\text{改进} = AC2^n + ((A-B)(D-C) + AC + BD)2^{\frac{n}{2}} + BD \quad \text{3次乘法}$$

算法:

1. 计算 $A-B$ 和 $D-C$

2. 计算 $n/2$ 位乘法 AC 、 BD 、 $(A-B)(D-C)$;

3. 计算 $(A-B)(D-C) + AC + BD$

4. AC 左移 n 位, $((A-B)(D-C) + AC + BD)$ 左移 $n/2$ 位, 计算 XY

1) 分析

划分: $\theta(1)$

递归: $3T(n/2)$

合并: $\theta(n)$

$$T_n = \begin{cases} \theta(1) & n=1 \\ 3T(n/2) + \theta(n) & n>1 \end{cases}$$

用套公式法求此递归方程解的渐进阶得:

$$T(n) = \theta(n^{\log_2 3}) = O(n^{1.59})$$

5. 线性时间选择

给定线性序集中的 n 个元素和一个整数 k ($1 \leq k \leq n$), 要求找出这 n 个元素中第 k 小的元素.

设数据在 a 数组中, 其左界为 p , 右界为 r , 算法如下:

```
Type Select (Type a[], int p, int r, int k) {  
    if (r - p < 75)
```

6. 循环赛日程表

设有 $n = 2^k$ 个运动员要进行网球循环赛，现设计一个满足以下要求的比赛

日程表：

① 每个选手必须与其它 $n-1$ 个选手各赛一次

② 每个选手一天只能赛一次

③ 循环赛一共进行 $n-1$ 天

按此要求，可将比赛日程表设计成有 n 行和 $n-1$ 列的一个表，在表中第 i 行和第 j 列处填入第 i 个选手在第 j 天所遇到的选手。

选手	1	2	3
1		2	3
2	1		3
3	4	1	2
4	3	2	1

1. 设计

将所有选手对分为两组， n 个选手的比赛日程表可通过 $n/2$ 个选手设计的比赛日程决定，递归地用这种一分为二的策略对选手进行分割，直到只剩下 2 个选手时，只让这两个选手进行比赛就可以了。

```

mid fun(int n) {
    int i, j;
    if (n <= 0) return;
    if (n > 2) {
        fun(n/2);
        for (i = 1; i <= n/2; i++)
            for (j = n/2 + 1; j <= n; j++)
                matrix[i][j] = matrix[i][j - n/2] + n/2;

        for (i = n/2 + 1; i <= n; i++)
            for (j = 1; j <= n/2; j++)
                matrix[i][j] = matrix[i - n/2][j + n/2];

        for (i = n/2 + 1; i <= n; i++)
            for (j = n/2 + 1; j <= n; j++)
                matrix[i][j] = matrix[i - n/2][j - n/2];
    }
}
    
```

三、动态规划法

三. 动态规划法

1. 基本思想

2. 最长公共子序列问题

3. 矩阵连乘最佳计算次序问题

4. 最大子段和问题

5. 0-1 背包问题

1. 基本思想

将要求解的问题一层一层地分解成一级一级、规模逐渐缩小的子问题，直到可以直接求解其解的子问题为止。所有子问题按层次关系构成一颗子问题树。树根是原问题，原问题的解依赖于子问题树中所有子问题的解。

子问题往往不是相互独立的。

设计一个动态规划算法步骤：

- (1) 分析最优解的性质，并刻画其结构特征。
- (2) 递归地定义最优值（每个解都有一个值）
- (3) 根据递归方程分解子问题，直到不能分为止。
- (4) 自底向上的递归计算最优值，并记录构造最优解的所需信息
- (5) 根据计算最优值时得到的信息，构造一个最优解。

2. 最长公共子序列

LCS 递推方程:

$$c[i][j] = \begin{cases} 0 & \text{当 } i=0 \text{ 或 } j=0 \\ c[i-1][j-1] + 1 & \text{当 } i, j > 0 \text{ 且 } x_i = y_i \\ \max(c[i][j-1], c[i-1][j]) & \text{当 } i, j > 0 \text{ 且 } x_i \neq y_i \end{cases}$$

当 $i=0$ 或 $j=0$

$i, j > 0$ 且 $x_i = y_i$

$i, j > 0$ 且 $x_i \neq y_i$

(1) 构造 LCS

基本思想:

1. 从 $b[m][n]$ 开始按指针搜索

2. 若 $b[i][j] = "X"$, 则 $x_i = y_j$ 是 LCS 的一个元素

3. 如此找到的序列是 X 与 Y 的 LCS 的 reverse.

$T(n) = O(mn)$

3. 矩阵连乘最佳计算次序问题

4. 最大子数组和

```
int best_i = 0, best_j = 0;
int MaxSum(int n, int *a)
```

```
{
    int sum = 0, b = 0;
    for (int j = 1; j <= n; j++)
```

```
{ if (b > 0) b += a[j];
```

```
    else { b = a[j];
```

```
        i = j;
```

```
    }
```

```
    if (b > sum) {
```

```
        sum = b;
```

```
        best_i = i;
```

```
        best_j = j;
```

```
    }
    return sum;
```

$$b[j] = \begin{cases} 0 & j=0 \\ \max\{b[j-1] + a[j], a[j]\} & 1 \leq j \leq n \end{cases}$$

四、贪心法

四. 贪心法

1. 贪心基本思想
2. 活动安排问题
3. 最优装载问题
4. 背包问题

1. 贪心基本思想

求解组合(最)优化问题的贪心算法。

每一步都在一组选择中做出在当前看来最好的选择,希望通过做出局部优化选择达到全局优化选择。但贪心算法不一定产生优化解,所以一个贪心算法是否产生优化解,需要严格证明。

贪心法求解的问题必须具有最优子结构和贪心选择性

贪心无法解决 01 背包问题

2. 活动安排问题 (选择、调度问题)

1) 算法设计

为了选择最多的相容活动,每次选 f_i 最小的活动,使剩余的 s 安排时间极大化,以便接待尽可能多的相容活动。

结束时间

2) 算法描述

```
void GreedySelector(int n, Type s[], Type f[], bool A[]) {
```

```
    A[1] = true;    选择活动 1
```

```
    int j = 1;      j 用来记录最近一次加入到 A 中的活动
```

```
    for(int i = 2; i <= n; i++) {
```

```
        if(s[i] >= f[j]) {    找到一个相容活动
```

```
            A[i] = true;    选择活动 i
```

```
            j = i;
```

```
        }
```

```
        else
```

```
            A[i] = false;    活动 i 不相容, 不选择活动 i
```

```
    }
```

```
}
```

(2) 复杂度分析

当活动按结束时间已经排序 $T(n) = \theta(n)$

当活动按结束时间未排序 $T(n) = \theta(n) + \theta(n \log n) = \theta(n \log n)$

3. 最优装载问题

(1) 思想:

重量最轻者先装的贪心选择策略。由此可产生装载问题的最优解。

(2) 描述

假设集装箱已按重量递增的次序排序。

```
void Loading (int x[], Type w[], Type c, int n) {
```

```
    for (int i=1; i<=n; i++)
```

```
        x[i] = 0;
```

数组元素 $x[i]=0$ 表示不装入集装箱 i

```
    for (int i=1; i<=n && w[i] <= c; i++) {
```

```
        x[i] = 1;
```

```
        c -= w[i];
```

```
    }
```

```
}
```

4. 背包问题

(1) 算法

选择单位重量价值 v_i/w_i 最大的物品。每次从物品集合中选择单位重量价值最大的物品，如果其重量小于背包容量，就可以把它装入，并将背包价值增加该物品的价值，同时背包容量减去该物品的重量。

(2)

```
void knapsack (int n, float c, float v[], float w[], float x[], float &value){  
    // 假设已将各种物品依其单位重量的价值  $v_i/w_i$  从大到小排序  
    float value = 0;           最大值  
    for (int i=1; i<=n; i++)    x[i] = 0;      初始化 x 为零向量  
    for (int i=1; i<=n && w[i] <= c; i++) {    物品 i 能够全部装入时循环  
        x[i] = 1;           装入物品 i  
        c -= w[i];          减少背包中能装入的余下重量  
        value += v[i];      累计总价值  
    }  
    if (i <= n) {           i <= n / c > 0  
        x[i] = c / w[i];    将物品 i 的一部分装入  
        value += x[i] * v[i]; 累计总价值  
    }  
}
```


五、回溯法

五、回溯法

1. 基本思想
2. N 后问题
3. 图的 M 着色问题
4. 批处理作业调度

1. 基本思想

a) 回溯法是一个既带有系统性又带有跳跃性的搜索法。它在包含问题所有解的解空间树中,按照深度优先的策略,从根出发进行搜索。搜索每到达解空间树的一个结点,总是先判断以该结点为根的子树是否肯定不包含问题的解。

如果肯定不包含,则跳过对该结点为根的子树的系统搜索,一层一层地回到它的祖先回溯,直到遇上一个还有未被搜索过的儿子结点,才转向该结点的一个未曾搜索过的儿子结点,继续搜索,否则进入该子树,继续按深度优先的策略进行搜索。

回溯法在用来求问题的所有解(或最优解)时,要回溯到根,且根的所有儿子都已被搜索过才结束;而在用来求问题的任一解时,只要搜索到问题的一个解就可结束。

(1) 搜索解空间树

可行解、最优解。

(2) 子集树与排列树

当所给的问题是从 n 个元素的集合 S 中找出满足某种性质的子集时,相应的解空间树称为子集树。

```
void Backtrack(int t)
{
    if (t > n)
        Output(x); // 已搜索至树叶
    else
        for (int i = 0; i <= n; i++)
        {
            x[t] = i; // 在当前扩展结点处  $x[t]$  取值可选  $i$ 
            if (Constraint(t) && Bound(t))
                Backtrack(t+1);
        }
}
```

2. N后问题

n后问题等价于：任何两个皇后不能在同一行、同一列、同一斜线上

3. 批处理作业调度

t_{ji}	机器1	机器2
作业1	2	1
作业2	3	1
作业3	2	3

这三作业的6种调度方案：

1, 2, 3	1, 3, 2	2, 1, 3
2, 3, 1	3, 1, 2	3, 2, 1

其完成时间：

$$19(3+6+10)$$

$$18(3+7+8)$$

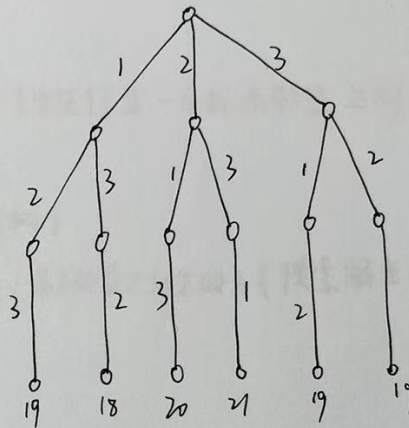
$$20(4+6+10)$$

$$19(5+6+8)$$

$$19(5+6+8)$$

最优解 (1, 3, 2)

最优值 18.



六、分支限界法

六、分支限界法.

1. 基本思想

2. 单源最短路径问题

1. 分支限界法的求解目标则是找出 T 中使得某一目标函数值达到极小或极大的解, 即问题在某种意义下的最优解.

(1) 回溯法以深度优先搜索解空间树 T

分支限界法以广度优先或最小耗费(最大效益)优先的方式搜索解空间树 T .

(1) 队列式分支限界法

(2) 优先队列式分支限界法.

↓

大根堆/小根堆