# 第三次作业

## 分析题

#### 3-1

对于数组arr[1:n]设num[i]表示以arr[i]为结尾元素的最长递增子序列的长度。

则对于num[k],其子问题有两种情况,满足最优子结构:

- 1. 当arr[k] < min(arr[1:k-1]), 即此时arr[k]为前k个元素中最小的,此时若以arr[k]为结尾,则最长递增子序列只能为arr[k],此时num[k]=1;
- 2. 当 $arr[k] \ge min(arr[1:k-1])$ , 即此时num[k]最大值由k之前比arr[k]小的值组成的最长递增子序列加上arr[k]组成, 此时,  $num[k] = \max_{arr[i] < arr[k], 1 < i < k} \{num[i]\} + 1$ ;

对于边界条件,即num[1] = 1,此时共有n个子问题,对于第k个子问题,又需要遍历 $num[j], j = \{1, 2, 3, \ldots, k-1\}$ 的值,即得到num[1:n]需要 $O(n^2)$ 的时间复杂度。

得到num[1:n]之后,需找到num[1:n]的最大值,并对前面元素做一次回溯,得到最长递增子序列,此时其时间复杂度为O(n),即此问题的最终复杂度为 $O(n^2)$ 。

#### 3-2

对于数组arr[1:i],设k为其最大递增子序列长度,由于此时长度为k的最大递增子序列可存在多个,此时另引入一个数组b,b[k]代表长度为k 的最大递增子序列的最小值,目的是为了使得i后面的元素更可能比b[k]大,使得k更容易扩展。由于长度为k-1的最小值必不大于长度为k的最小值,反之则长度为k-1的序列构不成长度为k的序列,即b[k]单调递增。

对于第i+1个元素,如果 $arr[i+1] \geq b[k]$ ,则arr[i+1]可以扩展到arr[1:i]的最长递增子序列中,此时arr[1:i+1]最大递增子序列长度为k+1,其对应的长度为k+1的最大递增子序列最小值 b[k+1] = arr[i+1],仍满足最大递增子序列要求。

如果arr[i+1] < b[1],即 $arr[i+1] = \min(arr[1:i+1])$ ,此时b[1] = arr[i+1],使得最大递增长度为1时永远是最小值。

对于其它情况,由于b[k]有序,可通过二分查找使得 $b[j-1] \leq arr[i+1] < b[j], j=2,3,\ldots,k$ ,此时更新b[j]=a[i+1],其不影响最大递增序列的长度同时又使得b[j]此时长度为j的最小值,保证了其最优子问题结构。

至此可通过遍历一遍arr[1:n]即可找到其最大递增子序列长度,此时需要遍历n次,再通过回溯得到最长递增子序列。由于对于第k次遍历,时间复杂度最大的时二分查找,为 $\Omega(\log n)$ ,即总时间复杂的为 $nO(\log n)+O(n)=nO(\log n)$ 。

# 设计题

#### 3-1 独立任务最优调度问题

当完成k个任务时,设机器A花费了x时间,此时机器B花费时间的最小值为关于x,k的一个函数,令其为f(k,x)。

对于第k个任务,其由第k-1个任务与机器A与机器B所花费时间有关,动态性在于第k个任务在机器A还是机器B执行。

1. 若第k个任务在机器A执行,花费了x时间,此时机器B花费时间最小值直接为机器A执行第k-1个任务所决定的,在执行第k-1任务时,A花费时间为 $x-a_k$ 。即此时 $f(k,x)=f(k-1,x-a_k)$ ;

2. 若第k个任务在机器B执行,此时机器A在执行k任务的时间与执行k-1任务时间相同,令其为x,则机器B花费时间最小值为模型完成第k-1个任务时间加上机器B执行第k个任务的时间 $b_k$ ,即 $f(k,x)=f(k-1,x)+b_k$ ;

由于上述模型满足最优子结构,即可以用动态规划求解,其递归方程为:

$$f(k,x) = \min\{f(k-1,x-a_k), f(k-1,x) + b_k\}, k \in \{1,2,3,\ldots,n\}$$

由于执行完n个任务时间最多不超过 $sum = \min\{\sum_{k=1}^n a_k, \sum_{k=1}^n b_k\}$ ,将所有可能时间离散化,对于完成前n个任务机器A需要时间x,机器B需要最小时间f(n,x),此时为了确保前n个任务完成,则需要取 $\max\{x,f(n,x)\}$ ,由于x值未知,则需要对x值遍历一遍并取最小值,使得完成k个任务所需时间最小,即最终优化目标:

$$\min\{\max\{x, f(n, x)\}, x \in \{0, 1, 2, 3, 4, \dots, sum\}\}\$$

对于 $f(k,x)=\min\{f(k-1,x-a_k),f(k-1,x)+b_k\}$ ,则此时意为前k个任务没有在机器A执行,因为花费时间为 $x< a_k$ ,即 $f(k,x)=\min\{f(k-1,x-a_k),f(k-1,x)+b_k\}=f(k-1,x)+b_k\}$ ,边界条件:

$$f(1,x) = b_1, x < a_1 \ f(k,x) = f(k-1,x) + b_k, x < a_k$$

#### 复杂度:

由伪代码知此代码复杂度高的在于递推式,其需要找到n任务,由于对于每个任务,时间需要从0遍历到sum,由于sum由执行时间求得,对于未知输入其亦是位置的,即时间复杂度在 $O(n*\min\{\sum_{k=1}^n a_k, \sum_{k=1}^n b_k\})$ 。

伪代码:

```
1 //伪代码
 2
   int dynamic_schedule(){
 3
       int a,b;
 4
       int minTime=inf;
 5
       int sum;
       int f[MAXTIME][n+1]={0};
 6
 7
 8
       Read(&a,&b);//从input.txt读取a,b,复杂度为O(n)
 9
10
        sum = min(sum(a), sum(b));//获取时间最高上界
11
       for(int k=1;k<=n;k++){ //代表n个任务,复杂度为0(n*sum)
12
13
           for(int i=0;i \le sum;i++){
14
               f[k][i]=f[k-1][i]+b[k];
15
               if(i>=a[k]){
                                        //当前时间是否满足其在机器A上运行
16
                   f[k][i]=f[k][i]<f[k-1][i-a[k]]?f[k][i]:f[k-1][i-a[k]];
17
               }
18
           }
       }
19
20
                                 //遍历f数组,取最大最小值,复杂度为O(sum)
21
        for(int i=0;i<=sum;i++){</pre>
22
           int t=(f[n][i]>i?f[n][i]:i);
23
           if(minTime>t)
24
               minTime=t;
25
26
27
       Write(minTime)//输出数据到output.txt, 复杂度为O(1)
28
        return minTime;
```

### 3-8 乘法表问题

用动态规划思想考虑此问题,其动态性来源是第一次分割的位置,在此任务中可令a=0,b=1,c=2,令num[i,j,k]表示arr[i:j]得到k值的个数,i,j为其动态性来源。由于c\*a=a,a\*c=a,b\*c=a,即对于最终结果为a的递归式由所有分割,每次分割由三种可能值为a的累加组成:

$$num[i,j,0] = \sum_{k=i}^{j} (num[i,k,2]*num[k,j,0] + num[i,k,0]*num[k,j,2] + num[i,k,1]*num[k,j,2])$$

同理可得:

$$egin{aligned} num[i,j,1] &= \sum_{k=i}^{j} (num[i,k,0]*num[k,j,0] + num[i,k,0]*num[k,j,1] + num[i,k,1]*num[k,j,1]) \ num[i,j,2] &= \sum_{k=i}^{j} (num[i,k,1]*num[k,j,0] + num[i,k,2]*num[k,j,1] + num[i,k,2]*num[k,j,2]) \end{aligned}$$

最终对于序列arr, 其值为a的个数为

对于边界条件,即序列只有一个元素:

$$\left\{egin{aligned} num[i,i,k] = 1, arr[k] = k \ num[i,i,k] = 0, arr[k] 
eq k \end{aligned}
ight.$$

复杂度:

由于i需要遍历n次,j需要遍历n-i次,k为常数不考虑,即总时间为 $n*\sum_{i=1}^n(n-i)$ ,即时间复杂度为 $O(n^2)$ .

伪代码:

```
//伪代码
   int dynamic_product(){
       int a, b, c, n;
 4
       a = 0;
 5
       b = 1;
 6
        c = 2;
 7
       char *array;
 9
        n = Read(array);//读取input.txt数据,复杂度为O(n)
        for (int r = 2; r <= n; r++)
10
        {//接着从长度为 2 的子字符串计算,直至计算好整串 array
11
12
           for (int i = 1; i <= n; i++)
13
14
               int j = i + r - 1;//计算array[i:j]
15
               for (int k = i; k \le j; k++)
16
               {//根据题目中的表,计算加括号法
17
                   result[i][j][a] += result[i][k][a] * result[k + 1][j][c] +
    result[i][k][b] * result[k + 1][j][c] + result[i][k][c] * result[k + 1][j]
    [a];
18
                   result[i][j][b] += result[i][k][a] * result[k + 1][j][a] +
    result[i][k][a] * result[k + 1][j][b] + result[i][k][b] * result[k + 1][j]
    [b];
```

## 编程实现题

### 3-2 编辑距离问题

对于两个字符串A,B,长度分别为m,n,令其最小编辑距离为 $min\_dis(m,n)$ ,对于 $A_m$ , $B_n$ 的比对,将 $A_m$ 删除等价于将 $B_n$ 后面插入一个 $A_m$ ,同理将 $B_n$ 删除等价于将 $A_m$ 后面插入一个 $B_n$ ,即插入操作与删除操作等价。因此只考虑删除与替换操作。

当A[m] == B[n]时,此时不需要编辑,当A[m]! = B[n]时,此时有三种操作,删除A[m],删除B[n]与替换,取两者最小值,此为动态性来源,满足最优子结构,即最后递推式为:

$$min\_dis(m,n) = min\_dis(m-1,n-1), if\ A[m] = B[n] \ min\_dis(m,n) = \min\{min\_dis(m-1,n), min\_dis(m,n-1), min\_dis(m-1.n-1)\}, if\ A[m] 
eq B[n]$$

$$mis\_dis(m, 0) = m$$
  
 $mis\_dis(0, n) = n$ 

由于 $min_dis(m-1,n)$ 包含 $min_dis(m-1,n-1)$ ,即上述算法存在大量重叠子问题,可通过由底向上向上的方法优化,即先从边界开始算出各个子问题,然后根据子问题,计算出原问题。对于长度为复杂度分析:

对于长度为m, n的两个序列,其共有m\*n个子问题,由于每个子问题只计算一遍,即时间复杂度为O(m\*n),维持这个子问题空间复杂度为O(m\*n)。

具体代码见附件。

边界条件:

程序直接运行edit\_dis.exe。程序以当前文件夹的input.txt作为输入,output.txt作为输出。