

# 动态规划

by 202208040412 邹林壮

基本要素：最优子结构性性质；**重叠子问题性质**

基本思想：保存已解决的子问题的解，避免重复计算

## 动态规划案例复习

### 案例一最大字段和

#### 问题定义

输入：数组长度 $n$ ，数组元素 $a_i$

输出：最大字段和 $v$ ，最大字段范围

约束条件：字段连续

#### 最优子结构证明

假设子段 $\{a_s, a_{s+1}, \dots, a_i\}$ 是以 $a_i$ 为结尾的最大子段，定义 $b[i] = \max\{a_s + a_{s+1} + \dots + a_i\}$

那必有 $\{a_s, a_{s+1}, \dots, a_{i-1}\}$ 是以 $a_{i-1}$ 为结尾的最大子段，即 $b[i-1] = \max\{a_s + a_{s+1} + \dots + a_{i-1}\}$

反证法证明 $b[i-1]$ 是问题的最优子结构，假设 $b[i-1]$ 不是问题的最优子结构，则存在 $b'[i-1] > b[i-1]$ ，假设取到 $a[i]$ ，那么 $b'[i] = b'[i-1] + a[i]$ ， $b[i] = b[i-1] + a[i]$ ，则 $b'[i] > b[i]$ ，与假设前提 $b[i]$ 是以 $i$ 结尾的最大子段和相矛盾

#### 递推式

$$b[i] = \max\{b[i-1] + a[i], a[i]\}, 0 < i \leq n$$

### 案例二最大公共子序列

#### 问题定义

输入：两个序列 $a[], b[]$

输出：两个序列的最大公共子序列的长度

约束条件：最大

#### 最优子结构证明

假设 $X = \{x_1, x_2, \dots, x_m\}$ ,  $Y = \{y_1, y_2, \dots, y_n\}$ ,  $Z = \{z_1, z_2, \dots, z_k\}$

(1) 若 $x_m = y_n$ ，则 $z_k = x_m = y_n$ ，且 $Z_{k-1}$ 是 $X_{m-1}$ 和 $Y_{n-1}$ 的最长公共子序列

(2) 若 $x_m \neq y_n$ 且 $z_k \neq x_m$ ，则 $Z$ 是 $X_{m-1}$ 和 $Y$ 的最长公共子序列。

(3) 若 $x_m \neq y_n$ 且 $z_k \neq y_n$ ，则 $Z$ 是 $X$ 和 $Y_{n-1}$ 的最长公共子序列。

## 递推式

$$c[i][j] = \begin{cases} 0 & i = 0, y = 0 \\ \max\{c[i-1][j], c[i][j-1]\} & i > 0, j > 0, x[i] \neq y[j] \\ c[i-1][j-1] + 1 & i > 0, j > 0, x[i] = y[j] \end{cases}$$

## 案例三01背包

### 问题定义

输入：背包的容量c，物品数量n，各物品的质量wi,价值vi

输出:背包存储的最大价值maxv

约束条件：物品必须完全取出，最大价值

### 最优子结构证明

假设 $b[i][j]$ ，即 $(x_1, x_2, \dots, x_i), x_i \in \{0, 1\}$ ，是背包容量为j，选择前i件物品的最大价值，那么 $b[i-1][j-w[i]]$ ，即 $(x_1, x_2, \dots, x_{i-1}), x_i \in \{0, 1\}$ 是背包容量为j-w[i],选择前i-1件物品的最大价值，即 $b[i-1][j-w[i]]$ 是问题的最优子结构，如果这不是问题的最优解，即存在 $b'[i-1][j-w[i]] > b[i-1][j-w[i]]$ ，那么 $b'[i-1][j-w[i]] + w[i] > b[i-1][j-w[i]] + w[i]$ ，与问题的假设， $b[i][j]$ 是问题的最优解矛盾，因此 $b[i-1][j-w[i]]$ 是问题的最优子结构

## 递推式

$$b[i][j] = \begin{cases} \max\{b[i-1][j-w[i]] + v[i], b[i-1][j]\} & j \geq w_i \\ b[i-1][j] & 0 \leq j < w_i \end{cases}$$

## 代码

```
#include<iostream>
#include<cmath>
using namespace std;
#define N 10001

int c,n;//c:capacity n:number
int v[N],w[N];//value weight
int m[N][N];//maxvalue
int x[N];//choice

void _01bag(int c,int *v,int *w,int n,int m[N][N]){
    for(int j=0;j<=c;j++)m[0][j]=0;
    for(int i=1;i<=n;i++){
        for(int j=0;j<=c;j++){

            if(j>=w[i])m[i][j]=max(m[i-1][j],m[i-1][j-w[i]]+v[i]);
            else m[i][j]=m[i-1][j];
        }
    }
}

void _01bagchoice(int c,int *w,int n,int m[N][N],int* x){
    for(int i=n;i>0;i--){
        if(m[i][c]==m[i-1][c])x[i]=0;
        else{
            c-=w[i];
            x[i]=1;
        }
    }
}
```

```

        x[i]=1;
    }
}

//void _01bag(int c, int *v, int *w, int n) {
//    for (int j = 0; j <= c; j++) m[j] = 0;
//    for (int i = 1; i <= n; i++) {
//        for (int j = c; j >= w[i]; j--) {
//            m[j] = max(m[j], m[j - w[i]] + v[i]);
//        }
//    }
//}
//
//void _01bagchoice(int c, int *w, int n) {
//    int current_c = c;
//    for (int i = n; i > 0; i--) {
//        if (m[current_c] == m[current_c - w[i]]) x[i] = 0;
//        else {
//            x[i] = 1;
//            current_c -= w[i];
//        }
//    }
//}

int main(){
    cin>>n;
    cin>>c;
    for(int i=1;i<=n;i++)cin>>w[i]>>v[i];
    for(int i=0;i<N;i++)
        for(int j=0;j<N;j++)m[i][j]=0;
    _01bag(c,v,w,n,m);
    cout<<m[n][c];
    _01bagchoice(c,w,n,m,x);
    for(int i=1;i<=n;i++)cout<<"第"<<i<<"件物品选用: "<<x[i]<<endl;
}

```

## 案例四矩阵连乘

### 问题定义

矩阵乘法的代价/复杂性: 乘法的次数

若 $A$ 是 $p \times q$ 矩阵,  $B$ 是 $q \times r$ 矩阵, 则 $A \times B$ 的代价是 $O(pqr)$

输入: 矩阵数量 $n$ ,  $\langle A_1, A_2, \dots, A_n \rangle$

输出:  $A_1 * A_2 * \dots * A_n$ 的最小代价方法

约束条件:  $A_i$ 与 $A_{i+1}$ 是可乘的

## 最优子结构证明

假设问题的最优解为  $A_{1-n} = A_{1-k} \times A_{k+1-n}$ , 那么  $A_{1-k}$  和  $A_{k+1-n}$  必须是其问题的最优解

若子问题  $A_{1-k}$  的解  $a$  不是问题的最优解, 那么存在更优的解  $a'$ , 那么  $a' \times A_{k+1-n} > a \times A_{k+1-n}$ , 与假设相矛盾, 因此  $A_{1-k}$  是问题的最优子结构

## 递推式

$$m[i][j] = \begin{cases} 0, & \text{if } i = j, \\ \max_{i \leq k < j} (m[i][k] + m[k+1][j]) + p_{i-1} \cdot p_k \cdot p_j, & \text{if } i < j. \end{cases}$$

## 案例五凸多边形最优三角剖分

### 与案例四同构

**凸多边形**: 用多边形顶点的逆时针序列表示凸多边形, 即  $P = \{v_0, v_1, \dots, v_{n-1}\}$  表示具有  $n$  条边的凸多边形。

**弦**: 若  $v_i$  与  $v_j$  是多边形上不相邻的2个顶点, 则线段  $v_i v_j$  称为多边形的一条弦。弦将多边形分割成2个多边形  $\{v_i, v_{i+1}, \dots, v_j\}$  和  $\{v_j, v_{j+1}, \dots, v_i\}$

**凸多边形最优三角剖分**: 给定凸多边形  $P$ , 以及定义在由多边形的边和弦组成的三角形上的权函数  $w$ 。确定该凸多边形的三角剖分, 使得该三角剖分中诸三角形上权之和为最小。

### 递归结构

定义  $t[i][j]$ ,  $1 \leq i < j \leq n$  为凸子多边形  $\{v_{i-1}, v_i, \dots, v_j\}$  的最优三角剖分所对应的权函数值, 即其最优值。

$$t[i][j] = t[i][k] + t[k+1][j] + (\Delta v_{i-1} v_k v_j \text{ 权值})$$

### 递归定义

时间复杂性:  $O(n^3)$  空间复杂性:  $O(n^2)$

## 针对求具有单调性子序列问题

### 1. 求 $n$ 个元素组成的序列的最长单调递增子序列

$$O(n^2)$$

容易得到时间复杂度为  $O(n^2)$  的方法

设  $b[i]$  是以  $a[i]$  为结尾元素的最长单调递增子序列的长度, 则序列  $a$  的最长单调递增子序列的长度为

$$\max_{0 \leq k < i, a[k] < a[i]} b[k] + 1$$

```

11 lengthOfLIS(vector<ll> a){
    int n=a.size();
    vector<ll> b(n);
    ll max=0;
    b[0]=1;
    for(ll i=0;i<n;i++){
        ll k=0;
        for(ll j=0;j<i;j++){
            if(b[j]>k&& a[i]>a[j])k=b[j];
        }
        b[i]=k+1;
        if(b[i]>max)max=b[i];
    }

    return max;
}

```

使用两层循环进行状态的转移，得到每一个状态的dp，并且记录最大的dp作为最初长单调递增子序列的值

$O(n \log n)$

### 通过记录最小结尾元素值来优化

对该算法进行优化，容易看出 $i-1$ 到 $i$ 的循环中， $a[i]$ 的值起关键作用。如果 $a[i]$ 能够扩展到序列 $a[0:i-1]$ 的最长递增子序列的长度，则 $k=k+1$ ，否则 $k$ 不变。设 $a[0:i-1]$ 中长度为 $k$ 的最长可以扩展递增子序列的结尾元素是 $a[j]$  ( $0 \leq j < i-1$ )，则当 $a[i] \geq a[j]$ 时可以扩展，否则不可以扩展。

如果存在多个长度为 $k$ 的递增子序列，只需要递增子序列中结尾元素的最小值 $b[k]$ ，因此将 $b[k]$ 作为序列 $a[0:i-1]$ 中所有长度为 $k$ 的递增子序列中的最小结尾元素值。

增强假设后，在 $i-1$ 到 $i$ 的循环中，当 $a[i] \geq b[k]$ 时， $k = k + 1, b[k] = a[i]$ ，否则 $k$ 值不变；当 $a[i] < b[k]$ 时，如果 $a[i] < b[1]$ ，则应该将 $b[1]$ 的值更新为 $a[i]$ ，如果 $b[1] \leq a[i] \leq b[k]$ ，则二分查找查找下标 $j$ ，使得 $b[j-1] \leq a[i] < b[j]$ ，此时 $b[1:j-1]$ 和 $b[j+1:k]$ 的值不变， $b[j]$ 的值更改为 $a[i]$

```

11 lengthOfLIS(int a[]){
    b[1]=a[0];
    ll k=1;
    for(ll i=1;i<n;i++){
        if(a[i]>b[k]){
            b[++k]=a[i];
        }else{
            b[std::lower_bound(b,b+k,a[i])-b]=a[i];
        }
    }
    return k;
}

```

/\* //二分查找算法，用于在已排序的范围内查找第一个不小于给定值的元素  
ForwardIterator lower\_bound(ForwardIterator first,  
ForwardIterator last,  
const T& value);  
返回的是一个地址，-b得到该元素所在位置  
\*/

## 通过耐心排序进行优化

### 使用耐心排序，并证明最小堆数=LIS长度

耐心排序可以找到耐心游戏的最小堆数，证明**耐心排序的最小堆数 = LIS 的长度**

#### 引理 1：最小堆数 $\geq$ LIS 长度

证明：假设我们有一个最长递增子序列： $c_1 < c_2 < \dots < c_n$ 。如果我们知道牌  $c(i)$  的位置，那么牌  $c(i+1)$  在哪里？首先， $c(i+1)$  不可能和  $c(i)$  放在同一堆中，因为  $c(i)$  下面所有的牌都必须小于  $c(i)$  本身（游戏规则的设置）。其次， $c(i+1)$  不能放在  $c(i)$  左边的一堆上，否则  $c(i)$  会放在那堆的上面（耐心排序原理）。因此，我们知道牌  $c(i+1)$  一定位于  $c(i)$  右侧的某个堆中，这意味着 LIS 的长度至多就是耐心排序的最小堆数。

**引理 2：最小堆数  $\leq$  LIS 的长度** 证明：再次假设我们有一个 LIS： $c_1 < c_2 < \dots < c_n$ 。首先我们考虑一张牌， $c(i)$ 。这张牌必须大于  $c(i)$  左侧牌堆上的顶牌  $c(i-1)$ ，否则  $c(i)$  将被放入那堆的上面。然后我们来考虑  $c(i-1)$ ，这张牌必须大于  $c(i-1)$  左侧的牌堆顶牌。因此我们可以看到，每堆中必定有一张牌可以连起来并形成递增顺序（但不一定是最长的，这就是为什么最小堆数最多是 LIS 的长度）。

**因此：最小堆数 = LIS 的长度** 通过以上两个引理，我们知道最小堆数必须等于 LIS 的长度才能同时满足两个引理。因此，最小堆数 = LIS 的长度。

```
int lengthOfLIS(vector<ll> a){
    int size=0;
    vector<ll> q(a.size()+1);
    int i,j;
    for(int x:a){
        i=0,j=size;
        while(i<j){
            int m=i+(j-i)/2;
            if(q[m]<x) i=m+1;
            else j=m;
        }
        q[i]=x;
        size=max(i+1,size);
    }
    return size;
}
```

2.

引理：Dilworth 定理

狄尔沃斯定理亦称偏序集分解定理，该定理断言：对于任意有限偏序集，其最大反链中元素的数目必等于最小链划分中链的数目。此定理的对偶形式亦真，它断言：对于任意有限偏序集，其最长链中元素的数目必等于其最小反链划分中反链的数目。

该定理在该问题上可以理解成：把**序列分成不上升子序列的最少个数**，等于序列的最长上升子序列长度。把序列分成不降子序列的最少个数，等于序列的最长下降子序列长度。

