

算法基础（三十二）：用01背包为例来分析动态规划

我们以 0 1 背包问题来总结动态规划的一般流程：

有 N 件物品和一个容量是 V 的背包。每件物品只能使用一次。

第 i 件物品的体积是 v_i ，价值是 w_i 。

求解将哪些物品装入背包，可使这些物品的总体积不超过背包容量，且总价值最大。
输出最大价值。

输入格式

第一行两个整数， N ， V ，用空格隔开，分别表示物品数量和背包容积。

接下来有 N 行，每行两个整数 v_i, w_i ，用空格隔开，分别表示第 i 件物品的体积和价值。

输出格式

输出一个整数，表示最大价值。

数据范围

$0 < N, V \leq 1000$

$0 < v_i, w_i \leq 1000$

输入样例

```
4 5
1 2
2 4
3 4
4 5
```

输出样例：

```
8
```

总的来说 dp 问题包括这三大部分：

状态表示：

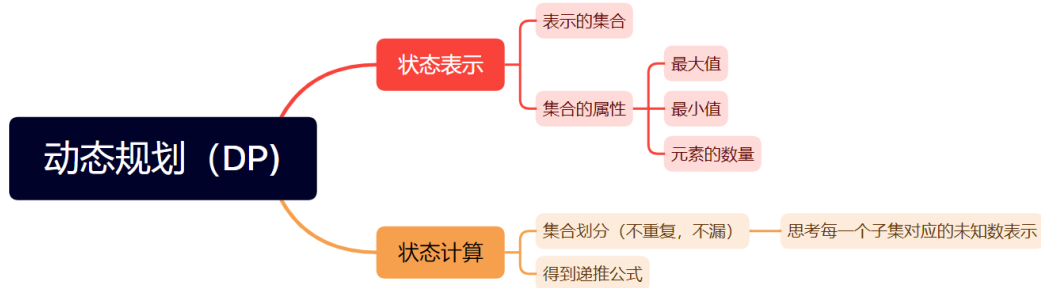
也就是一个未知数，思考用几维来表示我们需要解决的问题，背包问题一般是二维： $f[i, j]$

状态计算：

我们如何一步步将我们的状态计算出来，即如何算出我们的 $f[i, j]$

DP优化：

一般是对动态规划的代码或者是方程进行等价变形，一般是先写出最基本的形式，然后再进行优化



接下来我们来思考这个未知数的含义是什么，未知数的含义一般有两层，第一是未知数对应的集合是什么，第二是这个未知数的值表示的是这个集合中的哪个属性：

状态对应的集合：

一般而言，每一个状态未知数都对应着一堆数值，这些数值在一起表示的是整个集合，比如在背包问题中 $f[i, j]$ 就对应的是一堆选法对应价值的集合，这些选法满足的条件是：物品的编号不超过 i ，物品的体积不超过 j

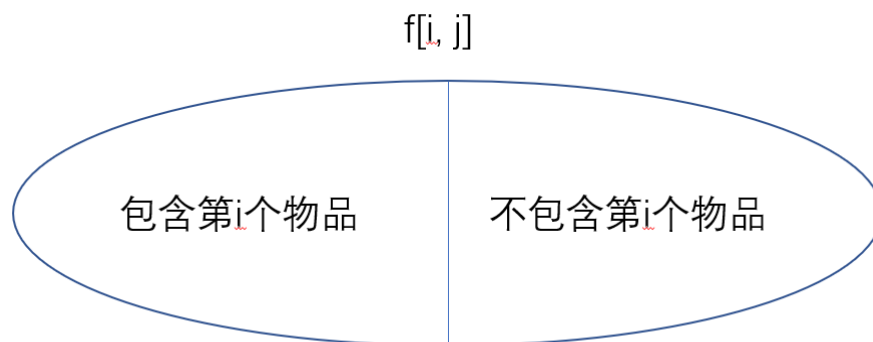
集合的属性：

这个未知数存的数其实就是它对应集合的某个属性，常见的属性有最大值，最小值，集合元素数量，在背包问题中， $f[i, j]$ 的值表示的就是集合的最大值

然后就是状态计算，我们在这里用集合划分的方式来进行计算

集合划分：

如何将当前集合划分成若干个更小子集，使得每一个子集我们都可以算出来，对于背包问题来说我们可以将这个状态对应的集合划分成两类：不包含第 i 个物品选法对应的价值以及包含第 i 个物品对应的价值，划分如下：



集合的划分也有两个标准：

- 不重复，集合中的某个元素必须只能属于划分的子集中的一个，但是这个原则不一定什么时候都需要满足
- 不漏，集合中的某个元素必须属于划分的子集中的一个

然后再看每一个子集的表达

对于上面划分左边的子集，它的意思就是已经选了第 i 个物品，然后在剩下的物品中选择对应的价值集合，很显然不管怎样都含有第 i 个物品的价值，那么我们剩下只能从 $1 \sim i - 1$ 个物品中选择，并且由于已经选择了第 i 个物品，背包的剩下空间就是 $j - v_i$ ，于是这个集合对应的未知数表示就是 $w_i + f[i-1, j-v_i]$;

对于右半边的集合，它的表示就是从 $1 \sim i - 1$ 个物品中选物品，体积不超过 j 的选法对应的价值，那么这个集合它对应的未知数就是 $f[i-1, j]$

最后得到递推公式：

很显然， $f[i, j]$ 的值就是左右两个集合取最大，即 $f[i, j] = \max(w_i + f[i-1, j-v_i], f[i-1, j])$

代码实现

```
1  #include<iostream>
2  #include<algorithm>
3  using namespace std;
4
5  const int N = 1010;
6  //n表示所有物品的个数
7  //m表示背包的容积
8  int n, m;
9  //v[i]表示物品i的体积，w[i]表示物品i的价值
10 int v[N], w[N];
11
12 //f[i][j]表示状态
13 int f[N][N];
14
15 int main()
16 {
17     //读入物品个数和背包容量
18     cin >> n >> m;
19
20     //读入所有的物品体积和价值
21     for(int i = 1; i <= n; i++) cin >> v[i] >> w[i];
22
23     //i = 0的所有价值都为0，不用计算
24     //j = 0的所有价值都为0，不用计算
25     for(int i = 1; i <= n; i++)
26         for(int j = 0; j <= m; j++)
27         {
28             //不装入第i个物品的情况
29             f[i][j] = f[i - 1][j];
30             //对于装入第i个物品的情况，只有背包的体积大于这个物品时才能装入，否则这个情况就是一个空集
31
32             //值为0
33             if(j >= v[i]) f[i][j] = max(f[i][j], f[i - 1][j - v[i]] + w[i]);
34         }
35
36     cout << f[n][m] << endl;
37
38     return 0;
```

代码优化

首先我们看到这个递推公式：

```
1 //不装入第i个物品的情况
2 f[i][j] = f[i - 1][j];
3 //对于装入第i个物品的情况，只有背包的体积大于这个物品时才能装入，否则这个情况就是一个空集
4 //值为0
5 if(j >= v[i]) f[i][j] = max(f[i][j], f[i - 1][j - v[i]] + w[i]);
```

我们以 i 作为层数，我们可以发现再计算第 i 层的 $f[i][j]$ 的时候我们只使用的第 $i - 1$ 层的 j ，所以我们其实可以只用一维的数组 $f[j]$ ，当计算完第 i 层的 $f[j]$ 之后，进入第 $i + 1$ 层时，此时的 $f[j]$ 仍然是第 i 层的值，我们直接对 $f[j]$ 使用自己的值进行改变，变成第 $i + 1$ 层

```
1 for(int i = 1; i <= n; i++)
2     for(int j = 0; j <= m; j++)
3     {
4         //不装入第i个物品的情况
5         f[j] = f[j];
6         //对于装入第i个物品的情况，只有背包的体积大于这个物品时才能装入，否则这个情况就是一个空集
7
8         //值为0
9         //if(j >= v[i]) f[i][j] = max(f[i][j], f[i - 1][j - v[i]] + w[i]);
10        if(j >= v[i]) f[j] = max(f[j], f[j - v[i]] + w[i]);
11    }
```

由于 j 是从小到大开始遍历，所以当计算到 $j = k$ 的时候使用的值是 $f[j - v[i]]$ ，其中 $j - v[i]$ 一定是小于 k 的，也就说明 $f[j - v[i]]$ 在之前已经更新过，说明此时使用的 $f[j - v[i]]$ 不是原来的 $i - 1$ 层的值，所以还需要进行进一步更改，那么此时我们 j 从后往前遍历即可：

```
1 for(int i = 1; i <= n; i++)
2     for(int j = m; j >= 0; j--)
3     {
4         //f[i][j] = f[i - 1][j];
5         f[j] = f[j];
6         //if(j >= v[i]) f[i][j] = max(f[i][j], f[i - 1][j - v[i]] + w[i]);
7         if(j >= v[i]) f[j] = max(f[j], f[j - v[i]] + w[i]);
8     }
```

进一步将 `if` 语句进行优化可得：

```
1 for(int i = 1; i <= n; i++)
2     for(int j = m; j >= v[i]; j--)
3         f[j] = max(f[j], f[j - v[i]] + w[i]);
```