

完全背包问题

题目

有 N 种物品和一个容量为 V 的背包，每种物品都有无限件可用。第 i 种物品的费用是 $w[i]$ ，价值是 $v[i]$ 。求解将哪些物品装入背包可使这些物品的费用总和不超过背包容量，且价值总和最大。

基本思路

这个问题非常类似于 01 背包问题，所不同的是每种物品有无限件。也就是从每种物品的角度考虑，与它相关的策略已并非取或不取两种，而是有取 0 件、取 1 件、取 2 件...等很多种。如果仍然按照解 01 背包时的思路，令 $f[i][j]$ 表示前 i 种物品恰放入一个容量为 V 的背包的最大权值。仍然可以按照每种物品不同的策略写出状态转移方程，像这样：

$$f[i][j]=\max(f[i-1][j],f[i-1][j-k*w[i]]+k*v[i]); //0 \leq k*w[i] \leq j$$

数据

第一行两个整数， N, V ，用空格隔开，分别表示物品种数和背包容积。

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

例如输入

4 5
1 2
2 4
3 4
4 5

输出

10

```
In [1]: #include <fstream>
#include <iostream>
#include <stdlib.h>
using namespace std;
class beibao01 {
public:
    int getResult() {
        int MAXN = 10000;
        int w[MAXN];    // 体积
        int v[MAXN];    // 价值
        int f[MAXN];    // f[i][j], j体积下前i个物品的最大价值
        try{
            std::ios::sync_with_stdio(false);
            ifstream inFile("dp04beibao02_01.in", ios::in);
            int n; //物品数量
            int m; //背包体积
            inFile >> n >> m;
            for(int i = 1; i <= n; ++i)    //读入每一个物品的体积和价值
                inFile >> w[i] >> v[i];

            for(int i = 1; i <= n; ++i){    //计算每一个物品
                for(int j = m; j>=0; --j){
                    int amount = m / w[i];    // 物品最多能选的次数
                    for(int k = 1; k <= amount; k++){ // 枚举选择当前物品的个数
                        if(j>=k*w[i])
                            f[j] = max(f[j], f[j-k*w[i]]+k*v[i]);    // 状态转移方程
                    }
                }
            }
            inFile.close();
            return f[m];
        }catch(...){ //表示捕获所有异常
            cerr<<"Error!";
            return -1;    //计算过程出错，返回-1
        }
    }
};
```

Out[1]:

```
In [2]: beibao01* bb01 = new beibao01();    //这种方式可以动态的申请和释放内存
bb01->getResult();
```

Out[2]: (int) 20

这跟 01 背包问题一样有 $O(VN)$ 个状态需要求解，但求解每个状态的时间已经不是常数了，求解状态 $f[i][j]$ 的时间是 $O\left(\frac{V}{w[i]}\right)$ ，总的复杂度可以认为是 $O\left(N \times \sum\left(\frac{V}{w[i]}\right)\right)$ ，是比较大的。将 01 背包问题的基本思路加以改进，得到了这样一个清晰的方法。这说明 01 背包问题的方程的确是很重要，可以推及其它类型的背包问题。但我们还是试图改进这个复杂度。

一个简单有效的优化

完全背包问题有一个很简单有效的优化，是这样的：若两件物品 i 、 j 满足 $w[i] \leq w[j]$ 且 $v[i] \geq v[j]$ ，则将物品 j 去掉，不用考虑。这个优化的正确性显然：任何情况下都可将价值小费用高的 j 换成物美价廉的 i ，得到至少不会更差的方案。对于随机生成的数据，这个方法往往会大大减少物品的件数，从而加快速度。然而这个并不能改善最坏情况的复杂度，因为有可能特别设计的数据可以一件物品也去不掉。

这个优化可以简单的 $O(N^2)$ 地实现，一般都可以承受。另外，针对背包问题而言，比较不错的一种方法是：首先将费用大于 V 的物品去掉，然后使用类似计数排序的做法，计算出费用相同的物品中价值最高的是哪个，可以 $O(V + N)$ 地完成这个优化。

转化为01背包问题求解

既然01背包问题是最基本的背包问题，那么我们可以考虑把完全背包问题转化为01背包问题来解。最简单的想法是，考虑到第 i 种物品最多选 $\frac{V}{w[i]}$ 件，于是可以把第 i 种物品转化为 $\frac{V}{w[i]}$ 件费用及价值均不变的物品，然后求解这个01背包问题。这样完全没有改进基本思路的时间复杂度，但这毕竟给了我们完全背包问题转化为01背包问题的思路：将一种物品拆成多件物品。

更高效的转化方法是：把第 i 种物品拆成费用为 $w[i] * 2^k$ 、价值为 $v[i] * 2^k$ 的若干件物品，其中 k 满足 $w[i] * 2^k \leq V$ 。这是二进制的思想（为什么是二进制思想?），因为不管最优策略选几件第 i 种物品，总可以表示成若干个 2^k 件物品的和。这样把每种物品拆成 $O\left(\log\left(\frac{V}{w[i]}\right)\right)$ 件物品，是一个很大的改进。但我们有更优的 $O(VN)$ 的算法。

O(VN)

这个算法使用一维数组，先看代码：

```
In [3]: #include <fstream>
#include <iostream>
#include <stdlib.h>
using namespace std;
class beibao02 {
public:
    int getResult() {
        int MAXN = 10000;
        int w[MAXN]; // 重量
        int v[MAXN]; // 价值
        int f[MAXN]; // f[i][j], j重量下前i个物品的最大价值
        try
        {
            ifstream inFile("dp04beibao02_01.in", ios::in);
            int n; //物品数量
            int m; //背包重量
            inFile >> n >> m;
            for(int i = 1; i <= n; ++i) //读入每一个物品的重量和价值
                inFile >> w[i] >> v[i];

            for(int i = 1; i <= n; i++) {
                for(int j = w[i]; j <= m; j++) {
                    f[j] = max(f[j], f[j-w[i]]+v[i]);
                }
            }

            inFile.close();
            return f[m];

        } catch (...) { //表示捕获所有异常
            cerr<<"Error!";
            return -1; //计算过程出错，返回-1
        }
    }
};

Out[3]:

In [4]: beibao02* bb02 = new beibao02(); //这种方式可以动态的申请和释放内存
bb02->getResult();

Out[4]: (int) 20
```

细心的读者会发现，这个代码与 01 背包的代码只有 j 的循环次序不同而已。为什么这样一改就可行呢？首先想想为什么 01 背包中要按照 $j = V \cdots 0$ 的逆序来循环。这是因为要保证第 i 次循环中的状态 $f[i][j]$ 是由状态 $f[i-1][j-w[i]]$ 递推而来。换句话说，这正是为了保证**每件物品只选一次**，保证在考虑**选入第 i 件物品”这件策略时，依据的是一个绝无已经选入第 i 件物品的子结果** $f[i-1][j-w[i]]$ 。而**现在完全背包的特点恰是每种物品可选无限件，所以在考虑加选一件第 i 种物品”这种策略时，却正需要一个可能已选入第 i 种物品的子结果** $f[i][j-w[i]]$ ， 所以就可以并且必须采用 $j = 0 \cdots V$ 的顺序循环。就是这个简单的程序为何成立的道理。值得一提的是，上面的伪代码中两层 for 循环的次序可以颠倒。这个结论有可能会带来算法时间常数上的优化。 这个算法也可以以另外的思路得出。例如，将基本思路中求解 $f[i][j-w[i]]$ 的状态转移方程显式地写出来，代入原方程中，会发现该方程可以等价地变形成这种形式：

$$f[i][j] = \max(f[i-1][j], f[i][j-w[i]] + v[i])$$

小结

完全背包问题也是一个相当基础的背包问题，它有两个状态转移方程，分别在“基本思路”以及“ $O(VN)$ 的算法”的小节中给出。希望你能够对这两个状态转移方程都仔细地体会，不仅记住，也要弄明白它们是怎么得出来的，最好能够自己想一种得到这些方程的方法。事实上，对每一道动态规划题目都思考其方程的意义以及如何得来，是加深对动态规划的理解、提高动态规划功力的好方法。

例题：

HDU 1114 Piggy-Bank (<http://acm.hdu.edu.cn/showproblem.php?pid=1114>)
Luogu 1853 投资的最大效益 (<https://www.luogu.org/problemnew/show/P1853#sub>)

背包问题的倒序枚举与正序枚举

先把各个变量列出来

体积为 V 的背包，有 n 个物品，每个物品的体积为 w_i ， 价值为 v_i ， 每个物品装一次，求最大价值。

先给出二维的转移方程

$$f[i][j]=\max(f[i-1][j], f[i-1][j-w[i]]+v[i])$$

首先，对于二维数组的背包来说，正序和逆序是无所谓的，因为你把状态都保存了下来，而一维数组的背包是会覆盖之前的状态的

要想知道 $f[i][j]$ ，你要从 $f[i-1][j]$ 和 $f[i][j-w[i]] + v[i]$ 两个状态转移而来，这两个状态可以直接从二维数组中取出

一维数组的转移方程

$$f[j]=\max(f[j], f[j-w[i]]+v[i])$$

$f[j]$ 表示在执行 i 次循环后(此时已经处理 i 个物品)，前 i 个物体放到容量 j 的背包时的最大价值，即之前的 $f[i][j]$ 。与二维相比较，它把第一维压去了，但是二者表达的含义是相同的，只不过 $f[j]$ 一直在重复使用，所以，也会出现第 i 次循环覆盖第 $i-1$ 次循环的结果。

按方程来说，其中有许多对应相等的关系，比如 $f[i-1][j]$ 和 $f[j]$ 就是相等的，这是为什么呢？求一下这几个值就好了

- 前 $i-1$ 个物品放到容量 j 的背包中带来的收益($f[i-1][j]$)</br> 由于在执行第 i 次循环时， $f[j]$ 存储的是前 i 个物体放到容量为 j 的背包时的最大价值，在求前 i 个物体放到容量 j 时的最大价值(即之前的 $f[i][j]$)时，我们正在执行第 i 次循环， $f[v]$ 的值还是在第 $i-1$ 次循环时存下的值，在此时取出的 $f[j]$ 就是前 $i-1$ 个物体放到容量 j 的背包时的最大价值，即 $f[i-1][j]$ 。
- 前 $i-1$ 件物品放到容量为 $j-w[i]$ 的背包中带来的收益($f[i][j-w[i]] + v[i]$)</br> 由于在执行第 i 次循环前， $f[0 \cdots V]$ 中保存的是第 $i-1$ 次循环的结果，即是前 $i-1$ 个物体分别放到容量 $0 \cdots V$ 时的最大价值，即 $f[i-1][0 \cdots V]$ ，则在执行第 i 次循环前， f 数组中 $j-w[i]$ 的位置存储就是我们要找的前 $i-1$ 件物品放到容量为 $j-w[i]$ 的背包中带来的收益(即之前的 $f[i][j-w[i]]$)。

具体来说，由于在执行 j 时，是还没执行到 $j-w[i]$ 的，因此， $f[j-w[i]]$ 保存的还是第 $i-1$ 次循环的结果。即在执行第 i 次循环且背包容量为 j 时，此时的 $f[j]$ 存储的是 $f[i-1][j]$ ，此时 $f[j-w[i]]$ 存储的是 $f[i][j-w[i]]$ 。

相反，如果在执行第 i 次循环时，背包容量按照 $0 \cdots V$ 的顺序遍历一遍，来检测第 i 件物品是否能放。此时在执行第 i 次循环且背包容量为 j 时，此时的 $f[j]$ 存储的是 $f[i-1][j]$ ，但是，此时 $f[j-w[i]]$ 存储的是 $f[i][j-w[i]]$ 。

因为 $j > j-w[i]$ ，所以第 i 次循环中，执行背包容量为 j 时，容量为 $j-w[i]$ 的背包已经计算过了，即 $f[j-w[i]]$ 中存储的是 $f[i][j-w[i]]$ 。它会从一开始就装入某个物品，只是为了价值最大，重复是肯定要存在的。即对于01背包，按照增序枚举背包容量是不对的。如下图

逆序枚举背包						
背包容量	0	1	2	3	4	5
插入物品1(重量3, 收益5)	0	0	0	5	5	5 $i = 1$ 时的 f 数组
插入物品2(重量2, 收益10)	0	0	0	5	5	15 $i = 2$ 时的 f 数组
枚举背包时先处理大容量, 后小容量。则这五种背包容量均未检测是否放入物品2, 数组中这部分值为插入物品1时留下的结果						
正在检测是否放入物品2						

我们现在要求 $i=2$ 时的 $f[5]$ ：蓝色的为数组现在存储的值，这些值是 $i=1$ 时(上一次循环)存入数组 f 的。相当于 $f[i-1][j]$ 。

而黄色的是我们要求的值，在求 $f[5]$ 之前， $f[5]=5$ ，即 $f[i-1][5]=5$ ，现在要求 $i=2$ 时的 $f[5]=f[5-2]+10=5+10=15>f[i-1][5]=5$ 故 $f[5]=15$ ；

要注意在求 $f[j]$ 时，它引用的 $f[j-w[i]]$ 和 $f[j]$ 都是上一次循环的结果。

顺序枚举背包						
背包容量	0	1	2	3	4	5
插入物品1(重量3, 收益5)	0	0	0	5	5	5 $i = 1$ 时的 f 数组
插入物品2(重量2, 收益10)	0	0	10	10	20	20 $i = 2$ 时的 f 数组
放入物品2一次 放入物品2一次 放入物品2两次						
枚举背包时先处理小容量, 后大容量。则这五种背包容量均已经检测是否放入物品2, 数组中这部分值为检测是否放入物品2后留下的结果						
正在检测是否放入物品2						

我们现在要求 $i=2$ 时的 $f[5]$

蓝色为数组现在存储的值，这些值是 $i=2$ 时(本次循环)存入数组 f 的。相当于 $f[i][j]$ 。这是由于，我们是增序遍历数组 f 的，在求 $f[j]$ 时， j 之前的值 ($0 \dots v-1$) 都已经在第 i 次循环中求出。

黄色是我们要求的值，在求 $f[5]$ 之前， $f[5]=5$ ，即 $f[i-1][5]=5$ 现在要求 $i=2$ 时的 $f[5]=f[5-2]+10=10+10=20>f[i-1][5]=5$ ，故 $f[5]=20$ ；

其中引用的 $f[3]$ 是 $f[i][3]$ 而不是 $f[i-1][3]$ 注意一点，在求 $f[j]$ 时，它引用的 $f[j-w[i]]$ 是本次循环的结果，而 $f[j]$ 是上一次循环的结果。

另一方面

在检测背包容量为 5 时，看物品 2 是否加入

由状态转移方程可知，我们的 $f[5]$ 需要引用自己本身和 $f[3]$

由于背包容量为 3 时，可以装入物品 2 ，且收益比之前的大，所以放入背包了。

在检测 $f[5]$ 时，肯定要加上物品 2 的收益，而 $f[5]$ 在引用 $f[3]$ 时， $f[3]$ 时已经加过一次物品 2 ，因此，在枚举背包容量时，物品 2 加入了多次。

然后我们明确三个问题

- $j>j-w[i]$
- 状态 $f[i][j]$ 是由 $f[i-1][j]$ 和 $f[i][j-w[i]]$ 两个状态决定的
- 对于物品 i ，我们在枚举背包容量时，只要背包容量能装下物品 i 且收益比原来的大，就会成功放入物品 i

具体来说，枚举背包容量时，是以递增的顺序的话，由于 $v>j-w[i]$,则会先计算 $j-w[i]$ 。在背包容量为 $j-w[i]$ 时，一旦装入了物品 i ，由于求 $f[j]$ 需要使用 $f[i-1][j-w[i]]$ ，而若求 $f[j]$ 时也可以装入物品 i 的话，那么在背包容量为 v 时，容量为 j 的背包就装入可两次物品。又若 $j-w[i]$ 是由之前的状态推出，它们也成功装入物品 i 的话，那么容量为 j 的背包就装入了多次物品 i 了。此时，在计算 $f[j]$ 时，已经把物品 i 能装入的全装入容量为 j 的背包了，此时装入物品 i 的次数一定是最大的 所以，顺序枚举容量是完全背包问题最简捷的解决方案。

In []: