

Knapsack Problem

(背包问题)



。 黄芝琪 林越

The Knapsack Problem (背包问题)

- ◆ Def: 所谓背包问题, 是指有N个物品和一个背包, 其中:
 - 物品具有重量 (w_1, w_2, \dots, w_n) 和利润 (p_1, p_2, \dots, p_n)
 - 背包的最大重量承受限制为W

问如何取物可得最高价值?

- ◆ 此问题可以表示如下:

$$\sum_{item_i \in A} p_i \quad \text{is maximized subject to} \quad \sum_{item_i \in A} w_i \leq W.$$

背包问题形态

- ◆ 背包问题可分成两种问题形态:
 - 可切割背包问题:
 - 物品可被切割，亦即取物时可取部分
 - 采用贪心策略(Greedy Approach)
 - 0/1 背包问题: (取或不取)
 - 物品不可被切割，亦即取物时得取全部
 - 采用动态规划(Dynamic Programming)

Greedy Approach v.s. Dynamic Programming

◆ Greedy Approach

- 是一种阶段性 (**Stage**) 的方法
- 不考虑后续，只考虑每次取最优

◆ Dynamic Programming

- 先把所有的情況都看一遍，才去挑出最佳的結果

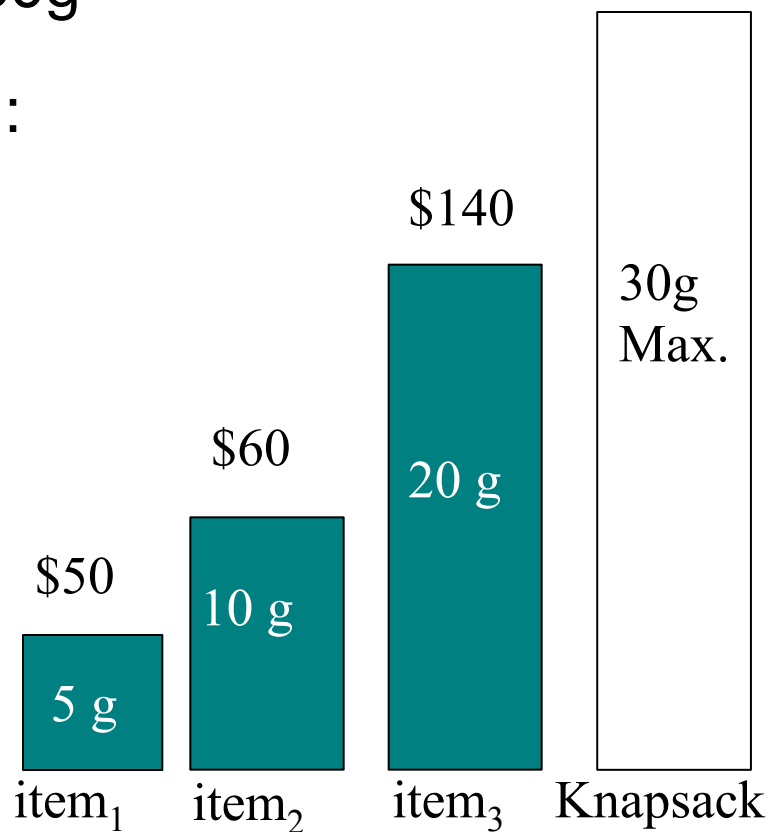
范例

◆ 可切割的背包问题

- 背包可承担的最大重量: 30g

- 三个物品之重量及其利润:

- Item 1: 5 g, \$50
- Item 2: 10 g, \$60
- Item 3: 20 g, \$140

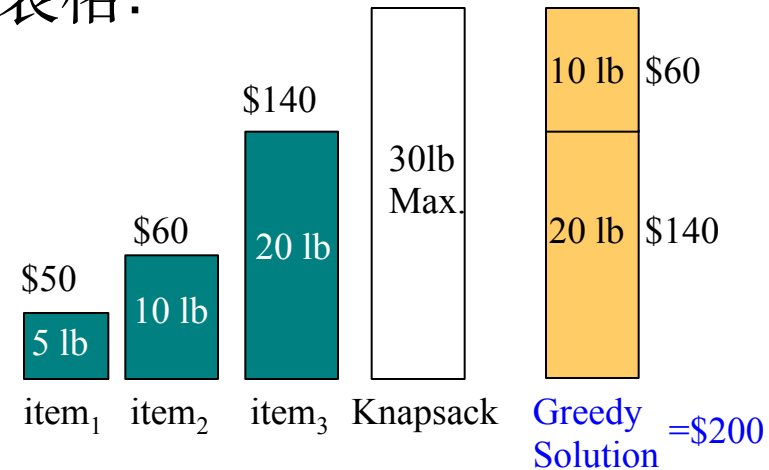


-
- ◆ 物品可被切割，亦即取物时可取部分
 - ◆ 采用贪心策略
 - 1.利润
 - 2.重量:
 - 3.利润与重量比:

最大利润优先

- 根据题目定义，我们可以得到下列表格：

Item	重量 (g)	利润	利润/重量比
1	5	\$50	10
2	10	\$60	6
3	20	\$140	7

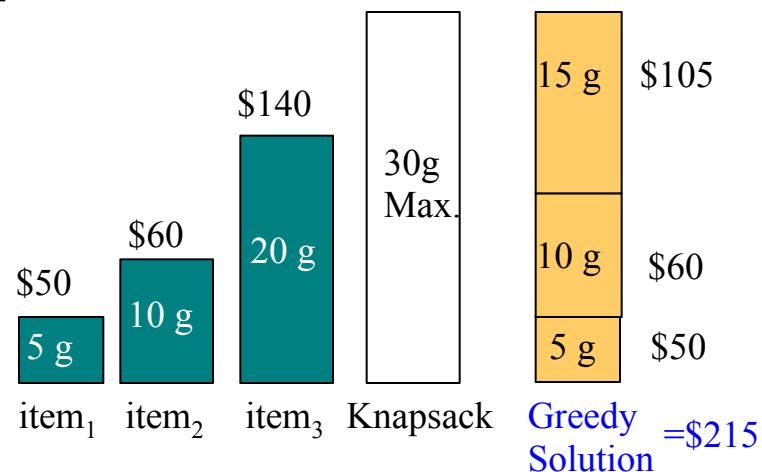


- 選擇程序採“最大利潤優先”：
 - Step 1: 取 20 g的Item 1，可得利潤為 \$140，背包剩餘重量: 10 g
 - Step 2: 取10 bl的Item 2，連同Step 1所取之20 g的Item 1，可得總利潤為 \$200，背包剩餘重量: 0 g
 - Step 3: 因為背包滿了，故完全無法取得Item 3
 - 所得總利潤 = \$200

最小重量優先

- ◆ 根据題目定义，可以得到下列表格：

Item	重量 (g)	利润	利润/重量比
1	5	\$50	10
2	10	\$60	6
3	20	\$140	7



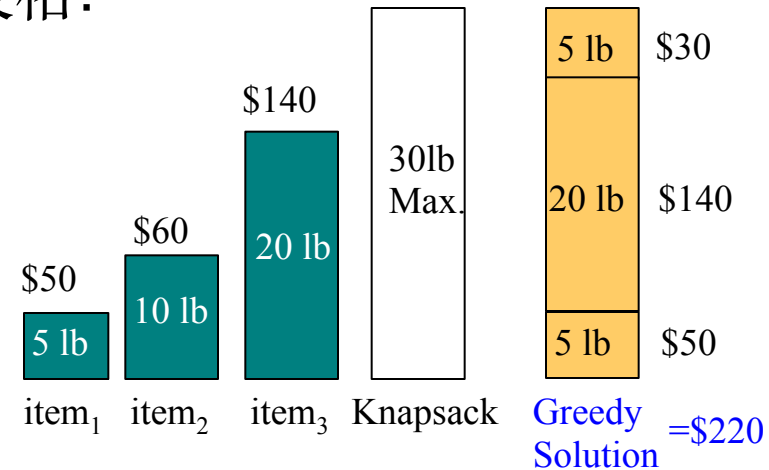
- ◆ 选择程序採“最小重量优先”：

- Step 1: 取 5 g的Item 1，可得利润为 \$50，背包剩余重量: 25 g
- Step 2: 取10 g的Item 2，連同Step 1所取之5 g的Item 1，可得总利润为 \$110，背包剩余重量: 15 g
- Step 3: 由于背包剩余重量为15 g，而Item 3的重量有20 g，因此只能取 $\frac{3}{4}$ 的Item 3，连同之前的操作，可得总利润 \$215，背包剩剩余重量: 0 g
- 所得总利润 = **\$215**

最大利潤與重量比

- 根據題目定義，我們可以得到下列表格：

Item	重量 (lb)	利潤	利潤/重量比
1	5	\$50	10
2	10	\$60	6
3	20	\$140	7



- 選擇程序採“最大利潤與重量比”：
 - Step 1: 取 5 lb的Item 1，可得利潤為 \$50，背包剩餘重量: 25 lb
 - Step 2: 取20 lb的Item 3，連同Step 1的結果，可得總利潤為 \$190，背包剩餘重量: 5 lb
 - Step 3: 由於背包剩餘重量為5 lb，而Item 2的重量有10 lb，因此僅能取 ½ 的 Item 2，連同前兩步的結果，可得總利潤為 \$220，背包剩餘重量: 0 lb
 - 所得總利潤 = \$220

0/1 Knapsack Problem

- ◆ 物品不可被切割，亦即取物时得取全部
 - ◆ 若仍采用贪心算法，使得程序為“最大利润与重量比”：
 - Step 1: 取 5 g的Item 1，可得利润为 \$50，背包剩余重量: 25 g
 - Step 2: 取20 g的Item 3，連同Step 1的結果，可得总利润 \$190，背包剩余重量: 5 g
 - Step 3: 不可分割，所以取不了了
 - 所得总利润 = **\$190**，但是真正的最佳解是 **200**
- ∴ 0/1 背包不可用贪心算法求解!!

◆ [状态转移方程]:

$$P[i, k] = \begin{cases} 0 & \text{if } i = 0 \text{ or } k = 0 \\ P[i-1, k] & \text{if } k < w_i \\ \text{Max}(p_i + P[i-1, k - w_i], P[i-1, k]) & \text{if } k \geq w_i \end{cases}$$

⑤ 第 i 物的重量比背包目前可承受之重量還重

① 沒物品可拿

② 無法負重

③ 拿第 i 物後可得的利潤

④ 不拿第 i 物可得的利潤

- ◆ 范例: 假设有一背包 $W = 5$, 考虑以下的Items, 求0/1 背包最佳解:

Item	重量	利潤
O_1	1	\$6
O_2	2	\$10
O_3	3	\$12

Sol:

P	0	1	2	3	4	5
0						
1						
2						
3						

- Step 1: 当 $i = 0$ ，表示沒有任何物品可以拿 (即: 狀況 ①)。
 $\therefore P[0, k] = 0$

P	0	1	2	3	4	5
0	0	0	0	0	0	0
1						
2						
3						

- Step 2: 当 $i = 1$ ，表示有 1 个物品可以拿 (即: O_1)。

- $\therefore k = 0$ ，表示無法負重 (狀況 ②); $\therefore P[1, 0] = 0$
- $k=1$ ，表示能負重1; 此時:

$$P[1, 1] = \max \begin{cases} P[0, 1] \\ p_1 + P[0, 0] \end{cases} = \max \begin{cases} 0 \\ 6 + 0 \end{cases} = 6$$

- $K = 2 \sim 5$ ，表示能負重2 ~ 5; 但由于只有1个物品 (即: O_1) 可拿，因此 $P[1, k]$ 。

P	0	1	2	3	4	5
0	0	0	0	0	0	0
1	0	6	6	6	6	6
2						
3						

- Step 3: 当 $i = 2$ ，表示有 2 个物品可以拿 (即: O_1 和 O_2)。
 - $\therefore k = 2$ ，表示负重2; 此時:

$$P[2, 2] = \max \begin{cases} P[1, 2] \\ p_2 + P[1, 0] \end{cases} = \max \begin{cases} 6 \\ 10 + 0 \end{cases} = 10$$

- $\therefore k = 3$ ，表示负重3; 此時:

$$P[2, 3] = \max \begin{cases} P[1, 3] \\ p_2 + P[1, 1] \end{cases} = \max \begin{cases} 6 \\ 10 + 6 \end{cases} = 16$$

P	0	1	2	3	4	5
0	0	0	0	0	0	0
1	0	6	6	6	6	6
2	0	6	10	16	16	16
3						

- Step 4: 当 $i = 3$ ，表示有 3 个物品可以拿 (即: O_1 、 O_2 與 O_3)。
 - $\therefore k = 3$ ，表示负重3; 此時:

$$P[3, 3] = \max \begin{cases} P[2, 3] \\ p_3 + P[2, 0] \end{cases} = \max \begin{cases} 16 \\ 12 + 0 \end{cases} = 16$$

P	0	1	2	3	4	5
0	0	0	0	0	0	0
1	0	6	6	6	6	6
2	0	6	10	16	16	16
3	0	6	10	16		

- ∴ $k = 4$, 表示负重4; 此时:

$$P[3, 4] = \max \begin{cases} P[2, 4] \\ p_3 + P[2, 1] \end{cases} = \max \begin{cases} 16 \\ 12 + 6 \end{cases} = 18$$

- ∴ $k = 5$, 表示负重5; 此时:

$$P[3, 5] = \max \begin{cases} P[2, 5] \\ p_3 + P[2, 2] \end{cases} = \max \begin{cases} 16 \\ 12 + 10 \end{cases} = 22$$

P	0	1	2	3	4	5
0	0	0	0	0	0	0
1	0	6	6	6	6	6
2	0	6	10	16	16	16
3	0	6	10	16	18	22

Thanks.

