

Problema da Mochila (**Knapsack problem**)

- ▶ **Instância:** Pesos $p[1 \dots n]$ e valores $v[1 \dots n]$ e Capacidade C da mochila.
- ▶ **Objetivo:** Achar vetor $x[1 \dots n]$ de 0's e 1's tal que $\mathbf{x} \cdot \mathbf{p} = \sum_{k=1}^n x_k p_k \leq \mathbf{C}$ e $\mathbf{x} \cdot \mathbf{v} = \sum_{k=1}^n x_k v_k$ seja máximo
- ▶ **Intuição:** $x[k] = 1$ (item k selecionado) e $x[k] = 0$ (cc).
- ▶ **Exemplo:** $C = 5$, $p = [4, 2, 1, 3]$ e $v = [50, 40, 30, 45]$. Ótimo: $x = [0, 1, 0, 1]$, pois $2 + 3 \leq 5$ e $40 + 45 = 85$ é o valor máximo.

1. Propriedade da Subestrutura Ótima

- ▶ Imagine uma solução ótima, com um item k . Considere a instância sem o item k e com capacidade $C' = C - p_k$ na mochila.
- ▶ Então a solução ótima anterior sem o item k será uma solução ótima dessa nova instância. Ou seja, removendo o item k da mochila ótima, o que estiver na mochila será uma solução ótima caso a mochila fosse menor, com capacidade C' .
- ▶ Se houvesse uma solução melhor para mochila com capacidade C' , obteríamos uma solução melhor para a mochila com capacidade C , simplesmente incluindo de volta o item k . Absurdo.

2. Equação de Recorrência - Algoritmo recursivo simples

- ▶ Seja $V[k, C']$ o valor máximo considerando apenas os itens de 1 a k a mochila tendo capacidade C' . **Objetivo:** Calcular $V[n, C]$.
- ▶ $V[0, C'] = 0; \quad V[k, 0] = 0$
- ▶ Verificar se é melhor com o item k ou não.
- ▶ Se $p_k > C'$: $V[k, C'] = V[k - 1, C']$. **Caso contrário:**

$$V[k, C'] = \max \left\{ V[k - 1, C'], v_k + V[k - 1, C' - p_k] \right\}.$$

Mochila-REC(p, v, C', k)

- 1 **se** ($k = 0$) **então retorne** 0
- 2 **se** ($C' = 0$) **então retorne** 0
- 3 $A \leftarrow Mochila-REC(p, v, C', k - 1)$
- 4 **se** ($p_k > C'$) **então retorne** A
- 5 $B \leftarrow v_k + Mochila-REC(p, v, C' - p_k, k - 1)$
- 6 **se** ($A \geq B$) **então retorne** A
- 7 **retorne** B

2. Equação de Recorrência - Algoritmo recursivo simples

Sobreposição de Subproblemas

- ▶ **Chamada inicial:** *Mochila – REC(p, v, C, n)*
- ▶ **Superposição:** Se todos os pesos são iguais a 1, a instância $(C - 1, n - 2)$ é chamada por $(C, n - 1)$ e $(C - 1, n - 1)$, que são chamadas por (C, n) .
- ▶ **Tempo:** Exponencial $\Omega(2^{\min\{n,C\}}) \Rightarrow \Omega(2^n)$ para $C = n$

Mochila-REC(p, v, C', k)

- 1 **se** ($k = 0$) **então retorne** 0
- 2 **se** ($C' = 0$) **então retorne** 0
- 3 $A \leftarrow Mochila-REC(p, v, C', k - 1)$
- 4 **se** ($p_k > C'$) **então retorne** A
- 5 $B \leftarrow v_k + Mochila-REC(p, v, C' - p_k, k - 1)$
- 6 **se** ($A \geq B$) **então retorne** A
- 7 **retorne** B

2b. Memoização (Alg. Recursivo + memória) - Top Down

Mochila-memo(p, v, C, n, V)

- 1 **para** $C' \leftarrow 0$ **até** C : $V[0, C'] \leftarrow 0$
- 2 **para** $k \leftarrow 1$ **até** n : $V[k, 0] \leftarrow 0$
- 3 **para** $k \leftarrow 1$ **até** n :
 4 **para** $C' \leftarrow 1$ **até** C :
 5 $V[k, C'] \leftarrow -1$
- 6 **retorne** *Mochila-REC-memo*(p, v, C, n, V)

Mochila-REC-memo(p, v, C', k, V)

- 1 **se** ($V[k, C'] \geq 0$) **então** **retorne** $V[k, C']$
- 2 $A \leftarrow Mochila-REC-memo(p, v, C', k - 1)$
- 3 **se** ($p_k > C'$) **então** $V[k, C'] \leftarrow A$
- 4 **senão** $B \leftarrow v_k + Mochila-REC-memo(p, v, C' - p_k, k - 1, V)$
 5 **se** ($A < B$) **então**
 6 $V[k, C'] \leftarrow B$
- 7 **retorne** $V[k, C']$

3. Algoritmo p/ Valor Máximo (Bottom-up, não recursivo)

Mochila-PD(p, v, C, n)

- 0 Criar matriz $V[0 \dots n, 0 \dots C]$
- 1 **para** $C' \leftarrow 0$ até C : $V[0, C'] \leftarrow 0$
- 2 **para** $k \leftarrow 1$ até n : $V[k, 0] \leftarrow 0$
- 3 **para** $k \leftarrow 1$ até n :
 - 4 **para** $C' \leftarrow 1$ até C :
 - 5 $V[k, C'] \leftarrow V[k - 1, C']$
 - 6 se $(p_k \leq C')$ e $(V[k, C'] < v_k + V[k - 1, C' - p_k])$ então
 - 7 $V[k, C'] \leftarrow v_k + V[k - 1, C' - p_k]$
 - 8 **retorne** $V[n, C]$

Tempo $O(n \cdot C)$

Podemos assumir que $p_k \leq C$ para todo item k . Isso não foi necessário nesse algoritmo, mas será no próximo.

3. Programação Dinâmica - Alternativa

Ao invés de buscar conjuntos com valor máximo que cabem na mochila, buscamos conjuntos com peso mínimo e que atingem um valor dado. O maior valor possível é $\leq n \cdot v^*$, onde v^* é o valor do item mais valioso.

Mochila-PD2(p, v, C, n)

- 0 Criar matriz $P[0 \dots n, 0 \dots n \cdot v^*]$
- 1 **para** $V' \leftarrow 1$ até $n \cdot v^*$: $P[0, V'] \leftarrow \infty$
- 2 **para** $k \leftarrow 0$ até n **faça**: $P[k, 0] \leftarrow 0$
- 3 **para** $k \leftarrow 1$ até n :
- 4 **para** $V' \leftarrow 1$ até $n \cdot v^*$:
- 5 $P[k, V'] \leftarrow P[k - 1, V']$
- 6 **se** ($v_k \leq V'$) e ($P[k, V'] > p_k + P[k - 1, V' - v_k]$) **então**
- 7 $P[k, V'] \leftarrow p_k + P[k - 1, V' - v_k]$
- 8 **para** $V' \leftarrow n \cdot v^*$ até 1 (dec):
- 9 **se** ($P[n, V'] \leq C$) **então** **retorne** V'

Tempo $O(n^2 \cdot v^*)$

3. Programação Dinâmica - Alternativa - Exemplo

P	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
0	0	∞									
1	0	4	4	∞							
2	0	2	4	6	∞						
3	0	1	1	1	3	5	7	∞	∞	∞	∞
4	0	1	1	1	2	3	3	3	5	7	9
5	0	1	1	1	2	3	3	3	5	7	9

k

Valores V'
(maiores ou iguais)

1	2	3	4	5	itens
4	2	1	2	2	pesos
2	1	3	4	1	valores

P	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
0	0	∞									
1	0	∞	4	∞							
2	0	2	4	6	∞						
3	0	2	4	1	3	5	7	∞	∞	∞	∞
4	0	2	4	1	2	4	6	3	5	7	9
5	0	2	4	1	2	4	6	3	5	7	9

Valores V'
(exatamente iguais)

Capacidade
C=7 ou 8

4. Algoritmo aproximativo

Mochila-Aprox(p, v, C, n, ε)

- 1 $v^* \leftarrow \max\{v_k : k = 1, \dots, n\}; \lambda \leftarrow \varepsilon \cdot v^*/n$
- 2 **para** $k \leftarrow 1$ até n **faça**:
- 3 $v'_k \leftarrow \lfloor v_k/\lambda \rfloor$
- 4 **retorne** *Mochila-PD2*(p, v', C, n)

$$\text{Tempo } O(n^2 \cdot (v^*/\lambda)) = O(n^3/\varepsilon)$$

Como só mudam os valores dos itens, uma solução ótima com valores v' é **uma solução viável** do problema original.

5. Algoritmo $(1 - \varepsilon)$ -aproximativo

Teorema 2.3: Mochila-Aprox é $(1 - \varepsilon)$ -aproximativo

Prova: Seja S' a solução ótima retornada pelo algoritmo (com valores v') e seja S uma solução ótima do problema original.

$$v(S') = \sum_{k \in S'} v_k \geq \lambda \sum_{k \in S'} v'_k \geq \lambda \sum_{k \in S} v'_k \geq$$

$$v(S') \geq \lambda \sum_{k \in S} \left(\frac{v_k}{\lambda} - 1 \right) \geq \sum_{k \in S} v_k - \lambda \cdot |S| \geq v(S) - \lambda \cdot n \geq$$

$$v(S') \geq opt - \varepsilon \cdot v^* \geq opt - \varepsilon \cdot opt \geq (1 - \varepsilon) \cdot opt$$

6. Conclusão (Mochila)

Mochila-Aprox é um FPTAS

FPTAS: Full Polynomial Time Approximation Scheme.

Esquema de Aproximação Completamente Polinomial

Para cada racional $\varepsilon > 0$, temos um algoritmo de tempo $O(n^3/\varepsilon)$ com fator de aproximação $1 - \varepsilon$.

É um meta-algoritmo, um esquema de aproximação. Um algoritmo para cada ε .

Compromisso entre tempo e aproximação.

Fully polynomial, pois $O(n^3/\varepsilon)$ é polinomial também em $1/\varepsilon$, ao contrário de $O(n^{1/\varepsilon})$, que seria “apenas” um PTAS.

7. Conclusão (até agora)

Escalonamento: Tem algoritmo 2-aproximativo.

Cobertura por Conjuntos: Algoritmo $(\ln n)$ -aproximativo. Parece o melhor possível (parece não ter aproximativo para fator constante).

Mochila: FPTAS. É o melhor possível.

- ▶ Problemas NP-Difíceis com FPTAS ([Mochila](#))
- ▶ Problemas NP-Difíceis com PTAS, que provavelmente não tem FPTAS ([falta](#))
- ▶ Problemas NP-Difíceis com α -aproximação (para α const), que provavelmente não tem PTAS ([TSP Métrico - falta mostrar](#))
- ▶ Problemas NP-Difíceis com $\alpha(n)$ -aproximação (para $\alpha(n)$ [não](#) const), que provavelmente não tem para α const ([Set Cover](#))
- ▶ Problemas NP-Difíceis que provavelmente **não** tem algoritmo $\alpha(n)$ -aproximativo nenhum ([Caixeiro viajante](#))