

Técnicas de Desenvolvimento de Algoritmos (parte 3)

Prof. Jefferson T. Oliva

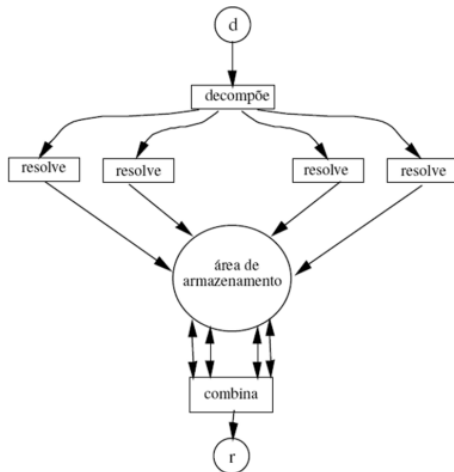
Algoritmos e Estrutura de Dados 2 (AE43CP)
Engenharia de Computação
Departamento Acadêmico de Informática (Dainf)
Universidade Tecnológica Federal do Paraná (UTFPR)
Campus Pato Branco

- Programação Dinâmica
 - Exemplo 1: multiplicação de cadeias de matrizes
 - Exemplo 2: problema da mochila binária

- Quando um algoritmo recursivo tem complexidade exponencial, a programação dinâmica pode levar a um algoritmo mais eficiente
- A técnica de programação dinâmica consiste em reduzir/dividir o problema original em subproblemas mais simples e resolvê-los, armazenando os resultados em uma tabela
- A ideia básica da programação dinâmica é construir por etapas
- Inicialmente, a entrada é decomposta em partes mínimas, para as quais são obtidas respostas

- Em cada passo, sub-resultados são combinados obtendo-se respostas para partes maiores
- O processo é feito até que seja obtida uma resposta para o problema completo
- A decomposição é feita uma única vez e os casos menores são tratados antes dos maiores
- Suas soluções são armazenadas para serem usadas quantas vezes forem necessárias

- Estrutura geral da programação dinâmica



- A programação dinâmica é aplicada em diversos problemas famosos, tais como:
 - Multiplicação de cadeias de matrizes
 - Mochila binária

Programação Dinâmica

Exemplo 1: multiplicação de cadeias de matrizes

- Cálculo de multiplicação de cadeias de matrizes: minimizar as operações escalares
- Considere o produto:
 $M = M_1[10, 20] \times M_2[20, 50] \times M_3[50, 1] \times M_4[1, 100]$
 - $M = M_1 \times (M_2 \times (M_3 \times M_4))$ requer 125.000 operações
 - $M = (M_1 \times (M_2 \times M_3)) \times M_4$ requer 2.200 operações
- O produto de duas matrizes $p \times q$ e $q \times r$ requerem $O(pqr)$ operações

Programação Dinâmica

Exemplo 1: multiplicação de cadeias de matrizes

- Resolver esse problema por tentativa e erro é um processo exponencial em n : $O(2^n)$
- Usando programação dinâmica é possível obter um algoritmo $O(n^3)!!$
 - Para a implementação dessa solução é necessária o uso de uma matriz $n \times n$ auxiliar para o armazenamento das soluções
 - A solução é construída em partes: começa com o custo para a multiplicação de uma única matriz (custo 0) e a quantidade de matrizes são consideradas incrementalmente durante a execução do algoritmo
 - Na matriz mencionada acima, cada elemento $(m_{i,j})$ representa o menor custo para a multiplicação de uma (sub)-cadeia de matrizes

Programação Dinâmica

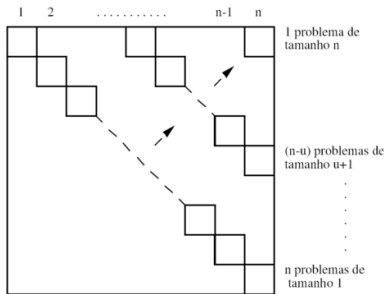
Exemplo 1: multiplicação de cadeias de matrizes

- Seja $m_{i,j}$ o menor custo para calcular o produto $M_i \times M_{i+1} \dots \times M_j$ para $1 \leq i \leq j \leq n$
 - $m_{i,j} = 0$ se $i = j$
 - $m_{i,j} = \text{Min}_{i \leq k < j} (m_{i,k} + m_{k+1,j} + b_{i-1}b_kb_j)$ se $j > i$
 - onde:
 - $m_{i,k}$ representa o custo mínimo para calcular $M' = M_i \times M_{i+1} \times \dots \times M_k$
 - $m_{k+1,j}$ representa o custo mínimo para calcular $M'' = M_{k+1} \times M_{k+2} \times \dots \times M_j$
 - $b_{i-1}b_kb_j$ é o custo para multiplicar $M'[b_{i-1}, b_k]$ por $M''[b_k, b_j]$
 - $b_{i-1} \times b_j$ são as dimensões da matriz M_i
 - $m_{i,j}, j > i$, representa o custo mínimo de todos os valores possíveis de k entre i e $j - 1$ da soma dos três termos

Programação Dinâmica

Exemplo 1: multiplicação de cadeias de matrizes

- Os valores m_{ij} são calculados na ordem crescente das diferenças nos subscritos ($j - i$): em cada etapa, uma diagonal é processada, começando diagonal principal ($j - i = 0$)
- Assim, esse método é chamado ascendente, ao contrário dos métodos recursivos, que são chamados descendentes



Programação Dinâmica

Exemplo 1: multiplicação de cadeias de matrizes

- Considerando o exemplo anterior:

$M = M_1[10, 20] \times M_2[20, 50] \times M_3[50, 1] \times M_4[1, 100]$. Como minimizar as operações escalares?

$m_{11} = ?$	$m_{12} = ?$	$m_{13} = ?$	$m_{14} = ?$
	$m_{22} = ?$	$m_{23} = ?$	$m_{24} = ?$
		$m_{33} = ?$	$m_{34} = ?$
			$m_{44} = ?$

- Custos para as multiplicações (em ordem por diagonal)
 - $m_{11} = m_{22} = m_{33} = m_{44} = 0$ (entre apenas uma matriz, não há multiplicação)
 - $m_{12} = M_1 \times M_2$
 - $m_{23} = M_2 \times M_3$
 - $m_{34} = M_3 \times M_4$
 - $m_{13} = (M_1 \times M_2) \times M_3$ ou $m_{13} = M_1 \times (M_2 \times M_3)$
 - $m_{13} = m_{12} \times M_3$ ou $m_{13} = M_1 \times m_{23}$
 - $m_{24} = (M_2 \times M_3) \times M_4$ ou $m_{24} = M_2 \times (M_3 \times M_4)$
 - $m_{24} = m_{23} \times M_4$ ou $m_{24} = M_2 \times m_{34}$
 - $m_{14} = m_{12} \times m_{34}$ ou $m_{14} = m_{13} \times M_4$ ou $m_{14} = M_1 \times m_{24}$

Programação Dinâmica

Exemplo 1: multiplicação de cadeias de matrizes

- Considerando o exemplo anterior:

$M = M_1[10, 20] \times M_2[20, 50] \times M_3[50, 1] \times M_4[1, 100]$. Como minimizar as operações escalares?

$m_{11} = ?$	$m_{12} = ?$	$m_{13} = ?$	$m_{14} = ?$
	$m_{22} = ?$	$m_{23} = ?$	$m_{24} = ?$
		$m_{33} = ?$	$m_{34} = ?$
			$m_{44} = ?$

$b_0 = 10$	$b_1 = 20$	$b_2 = 50$	$b_3 = 1$	$b_4 = 100$
------------	------------	------------	-----------	-------------

- Relembrando:
 - $m_{i,j} = 0$ se $i = j$
 - $m_{i,j} = \text{Min}_{i \leq k \leq j} (m_{i,k} + m_{k+1,j} + b_{i-1}b_kb_j)$ se $j > i$

Programação Dinâmica

Exemplo 1: multiplicação de cadeias de matrizes

- Considerando o exemplo anterior:

$M = M_1[10, 20] \times M_2[20, 50] \times M_3[50, 1] \times M_4[1, 100]$. Como minimizar as operações escalares?

$m_{11} = 0$	$m_{12} = ?$	$m_{13} = ?$	$m_{14} = ?$
	$m_{22} = 0$	$m_{23} = ?$	$m_{24} = ?$
		$m_{33} = 0$	$m_{34} = ?$
			$m_{44} = 0$

$b_0 = 10$	$b_1 = 20$	$b_2 = 50$	$b_3 = 1$	$b_4 = 100$
------------	------------	------------	-----------	-------------

- Relembrando:
 - $m_{i,j} = 0$ se $i = j$
 - $m_{i,j} = \text{Min}_{i \leq k \leq j} (m_{i,k} + m_{k+1,j} + b_{i-1}b_kb_j)$ se $j > i$

Programação Dinâmica

Exemplo 1: multiplicação de cadeias de matrizes

- Considerando o exemplo anterior:

$M = M_1[10, 20] \times M_2[20, 50] \times M_3[50, 1] \times M_4[1, 100]$. Como minimizar as operações escalares?

$m_{11} = 0$	$m_{12} = 10.000$	$m_{13} = ?$	$m_{14} = ?$
	$m_{22} = 0$	$m_{23} = 1.000$	$m_{24} = ?$
		$m_{33} = 0$	$m_{34} = 5.000$
			$m_{44} = 0$

$b_0 = 10$	$b_1 = 20$	$b_2 = 50$	$b_3 = 1$	$b_4 = 100$
------------	------------	------------	-----------	-------------

- $m_{12} = m_{11} + m_{22} + b_0 * b_1 * b_2 = 0 + 0 + 10 * 20 * 50 = 10.000$
- $m_{23} = m_{22} + m_{33} + b_1 * b_2 * b_3 = 0 + 0 + 20 * 50 * 1 = 1.000$
- $m_{34} = m_{33} + m_{44} + b_2 * b_3 * b_4 = 0 + 0 + 50 * 1 * 100 = 5.000$

Programação Dinâmica

Exemplo 1: multiplicação de cadeias de matrizes

- Considerando o exemplo anterior:

$M = M_1[10, 20] \times M_2[20, 50] \times M_3[50, 1] \times M_4[1, 100]$. Como minimizar as operações escalares?

$m_{11} = 0$	$m_{12} = 10.000$	$m_{13} = 1.200$	$m_{14} = ?$
	$m_{22} = 0$	$m_{23} = 1.000$	$m_{24} = 3.000$
		$m_{33} = 0$	$m_{34} = 5.000$
			$m_{44} = 0$

$b_0 = 10$	$b_1 = 20$	$b_2 = 50$	$b_3 = 1$	$b_4 = 100$
------------	------------	------------	-----------	-------------

- $m_{13} =$

- $m_{11} + m_{23} + b_0 * b_1 * b_3 = 0 + 1.000 + 10 * 20 * 1 = \mathbf{1.200}$
- $m_{12} + m_{33} + b_0 * b_2 * b_3 = 10.000 + 0 + 10 * 50 * 1 = 10.500$

- $m_{24} =$

- $m_{22} + m_{34} + b_1 * b_2 * b_4 = 0 + 5.000 + 20 * 50 * 100 = 105.000$
- $m_{23} + m_{44} + b_1 * b_3 * b_4 = 1.000 + 0 + 20 * 1 * 100 = \mathbf{3.000}$

Programação Dinâmica

Exemplo 1: multiplicação de cadeias de matrizes

- Considerando o exemplo anterior:

$M = M_1[10, 20] \times M_2[20, 50] \times M_3[50, 1] \times M_4[1, 100]$. Como minimizar as operações escalares?

$m_{11} = 0$	$m_{12} = 10.000$	$m_{13} = 1.200$	$m_{14} = \mathbf{2.200}$
	$m_{22} = 0$	$m_{23} = 1.000$	$m_{24} = 3.000$
		$m_{33} = 0$	$m_{34} = 5.000$
			$m_{44} = 0$

$b_0 = 10$	$b_1 = 20$	$b_2 = 50$	$b_3 = 1$	$b_4 = 100$
------------	------------	------------	-----------	-------------

- $m_{14} =$
 - $m_{11} + m_{24} + b_0 * b_1 * b_4 = 0 + 3.000 + 10 * 20 * 100 = 23.000$
 - $m_{12} + m_{34} + b_0 * b_2 * b_4 = 10.000 + 5.000 + 10 * 50 * 100 = 65.000$
 - $m_{13} + m_{44} + b_0 * b_3 * b_4 = 1.200 + 0 + 10 * 1 * 100 = \mathbf{2.200}$
- Melhor custo: valor canto superior da matriz

Programação Dinâmica

Exemplo 1: multiplicação de cadeias de matrizes

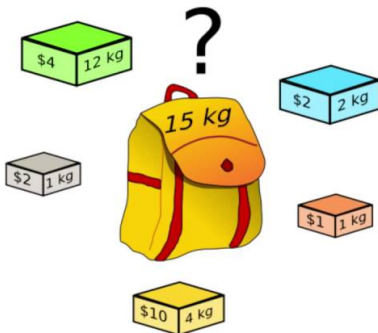
```
int multiplicacao_minima(int** m, int n, int b[]){
    int h, i, j, k, aux;
    for (i = 0; i < n; i++)
        m[i][i] = 0;
    for (h = 1; h < n; h++) { // indica qual diagonal será processada
        for (i = 1; i <= n - h; i++){ // n - h é a quantidade de elementos na diagonal
            j = i + h; // i => linhas; j => colunas
            m[i - 1][j - 1] = INT_MAX;
            for (k = i; k <= j - 1; k++){
                aux = m[i - 1][k - 1] + m[k][j - 1] + b[i - 1] * b[k] * b[j];
                if (aux < m[i - 1][j - 1])
                    m[i - 1][j - 1] = aux;
            }
        }
    }
    return m[0][n - 1];
}
```

- Complexidade de tempo: $O(n^3)$
- Complexidade de espaço se considerarmos a entrada:
 $\Theta(\max(n^2, m^2))$, onde m^2 é a dimensão da maior matriz da cadeia
 - Espaço extra (comumente utilizado como complexidade de espaço): $\Theta(n^2)$

Programação Dinâmica

Exemplo 2: problema da mochila binária

- Lembra do problema da mochila binária?
 - Considere n itens a serem levados para uma viagem, dentro de uma mochila de capacidade b
 - Cada item x_j tem um peso a_j e um valor c_j . Quais itens escolher, que modo que o valor total dos itens levados seja o maior possível?



- O problema da mochila é definido em programação matemática:

$$P : z = \max \sum_{j=1}^n c_j x_j$$

- sujeito a

$$\sum_{j=1}^n a_j x_j \leq b, \quad x_j \in \{0, 1\}$$

- **Princípio para aplicação de programação dinâmica:**
 imagine que o lado direito da desigualdade assume um valor λ que varia de 0 até b e as soluções ótimas são $x_0, \dots, x_k, \dots, x_b$
- Isto nos leva a definir o problema $P_k(\lambda)$, a sua respectiva solução ótima $x_k(\lambda)$ e o seu respectivo valor objetivo $f_k(\lambda)$

$$P_k(\lambda) : f_k(\lambda) = \max \sum_{j=1}^k c_j x_j$$

- sujeito a

$$\sum_{j=1}^k a_j x_j \leq \lambda, \quad x_j \in \{0, 1\}, \quad \{a_j\}_{j=1}^n, \quad j = 1, \dots, k$$

Programação Dinâmica

Exemplo 2: problema da mochila binária

- $P_k(\lambda)$ é o problema da mochila restrito aos k primeiros itens e uma mochila de capacidade λ
- Resta-nos obter um procedimento que permita calcular $f_k(\lambda)$ em termos dos valores $f_s(u)$ com $s \leq k$ e $u \leq \lambda$
- O que podemos dizer sobre a solução ótima x^* para o problema $P_k(\lambda)$ com valor $f_k(\lambda)$?
 - $x_k^* = 0$ ou $x_k^* = 1$

- Considerando cada caso, temos:
 - ❶ Se $x_k^* = 0$, então a solução ótima satisfaz $f_k(\lambda) = f_{k-1}(\lambda)$
 - ❷ Se $x_k^* = 1$, então a solução ótima satisfaz $f_k(\lambda) = c_k + f_{k-1}(\lambda - a_k)$
- Combinando os casos (1) e (2), obtêm-se:

$$f_k(\lambda) = \max\{f_{k-1}(\lambda), c_k + f_{k-1}(\lambda - a_k)\} \quad (1)$$

- Definindo-se os valores iniciais como $f_0(\lambda) = 0$ para $\lambda \geq 0$, pode-se utilizar a Equação 1 para calcular sucessivamente os valores de f_1, f_2, \dots, f_n para todos os valores inteiros de $\lambda \in \{0, \dots, b\}$

Programação Dinâmica

Exemplo 2: problema da mochila binária

λ	f_0	f_1	f_2	f_3	f_4
0	0				
1	0				
2	0				
3	0				
4	0				
5	0				
6	0				
7	0				

$$f_k(\lambda) = \max\{f_{k-1}(\lambda), c_k + f_{k-1}(\lambda - a_k)\}$$

$$a_1 = 2, a_2 = 1, a_3 = 6, a_4 = 5, c_1 = 10, c_2 = 7, c_3 = 25, c_4 = 24, b = 7$$

Programação Dinâmica

Exemplo 2: problema da mochila binária

λ	f_0	f_1	f_2	f_3	f_4
0	0	0			
1	0	0			
2	0	10			
3	0	10			
4	0	10			
5	0	10			
6	0	10			
7	0	10			

$$f_k(\lambda) = \max\{f_{k-1}(\lambda), c_k + f_{k-1}(\lambda - a_k)\}$$

$$a_1 = 2, a_2 = 1, a_3 = 6, a_4 = 5, c_1 = 10, c_2 = 7, c_3 = 25, c_4 = 24, b = 7$$

$$f_1(0) = \max\{f_0(0), c_1 + f_0(0 - a_1)\} = \max\{0, 10 + f_0(0 - 2)\} = 0$$

- Note que, para peso negativo $(0 - 2)$, o resultado da operação é zero, já não podemos extrapolar o peso da mochila de capacidade λ

$$f_1(1) = \max\{f_0(1), c_1 + f_0(1 - a_1)\} = \max\{0, 10 + f_0(1 - 2)\} = 0$$

$$f_1(2) = \max\{f_0(2), c_1 + f_0(2 - a_1)\} = \max\{0, 10 + f_0(2 - 2)\} = 10$$

$$f_1(3) = \max\{f_0(3), c_1 + f_0(3 - a_1)\} = \max\{0, 10 + f_0(3 - 2)\} = 10$$

$$f_1(4) = \max\{f_0(4), c_1 + f_0(4 - a_1)\} = \max\{0, 10 + f_0(4 - 2)\} = 10$$

$$f_1(5) = \max\{f_0(5), c_1 + f_0(5 - a_1)\} = \max\{0, 10 + f_0(5 - 2)\} = 10$$

$$f_1(6) = \max\{f_0(6), c_1 + f_0(6 - a_1)\} = \max\{0, 10 + f_0(6 - 2)\} = 10$$

$$f_1(7) = \max\{f_0(7), c_1 + f_0(7 - a_1)\} = \max\{0, 10 + f_0(7 - 2)\} = 10$$

Programação Dinâmica

Exemplo 2: problema da mochila binária

λ	f_0	f_1	f_2	f_3	f_4
0	0	0	0		
1	0	0	7		
2	0	10	10		
3	0	10	17		
4	0	10	17		
5	0	10	17		
6	0	10	17		
7	0	10	17		

$$f_k(\lambda) = \max\{f_{k-1}(\lambda), c_k + f_{k-1}(\lambda - a_k)\}$$

$$a_1 = 2, a_2 = 1, a_3 = 6, a_4 = 5, c_1 = 10, c_2 = 7, c_3 = 25, c_4 = 24, b = 7$$

$$f_2(0) = \max\{f_1(0), c_2 + f_1(0 - a_2)\} = \max\{0, 7 + f_1(0 - 1)\} = 0$$

$$f_2(1) = \max\{f_1(1), c_2 + f_1(1 - a_2)\} = \max\{0, 7 + f_1(1 - 1)\} = 7$$

$$f_2(2) = \max\{f_1(2), c_2 + f_1(2 - a_2)\} = \max\{10, 7 + f_1(2 - 1)\} = 10$$

$$f_2(3) = \max\{f_1(3), c_2 + f_1(3 - a_2)\} = \max\{10, 7 + f_1(3 - 1)\} = 17$$

$$f_2(4) = \max\{f_1(4), c_2 + f_1(4 - a_2)\} = \max\{10, 7 + f_1(4 - 1)\} = 17$$

$$f_2(5) = \max\{f_1(5), c_2 + f_1(5 - a_2)\} = \max\{10, 7 + f_1(5 - 1)\} = 17$$

$$f_2(6) = \max\{f_1(6), c_2 + f_1(6 - a_2)\} = \max\{10, 7 + f_1(6 - 1)\} = 17$$

$$f_2(7) = \max\{f_1(7), c_2 + f_1(7 - a_2)\} = \max\{10, 7 + f_1(7 - 1)\} = 17$$

Programação Dinâmica

Exemplo 2: problema da mochila binária

λ	f_0	f_1	f_2	f_3	f_4
0	0	0	0	0	
1	0	0	7	7	
2	0	10	10	10	
3	0	10	17	17	
4	0	10	17	17	
5	0	10	17	17	
6	0	10	17	25	
7	0	10	17	32	

$$f_k(\lambda) = \max\{f_{k-1}(\lambda), c_k + f_{k-1}(\lambda - a_k)\}$$

$$a_1 = 2, a_2 = 1, a_3 = 6, a_4 = 5, c_1 = 10, c_2 = 7, c_3 = 25, c_4 = 24, b = 7$$

$$f_3(0) = \max\{f_2(0), c_3 + f_2(0 - a_3)\} = \max\{0, 25 + f_2(0 - 6)\} = 0$$

$$f_3(1) = \max\{f_2(1), c_3 + f_2(1 - a_3)\} = \max\{7, 25 + f_2(1 - 6)\} = 7$$

$$f_3(2) = \max\{f_2(2), c_3 + f_2(2 - a_3)\} = \max\{10, 25 + f_2(2 - 6)\} = 10$$

$$f_3(3) = \max\{f_2(3), c_3 + f_2(3 - a_3)\} = \max\{17, 25 + f_2(3 - 6)\} = 17$$

$$f_3(4) = \max\{f_2(4), c_3 + f_2(4 - a_3)\} = \max\{17, 25 + f_2(4 - 6)\} = 17$$

$$f_3(5) = \max\{f_2(5), c_3 + f_2(5 - a_3)\} = \max\{17, 25 + f_2(5 - 6)\} = 17$$

$$f_3(6) = \max\{f_2(6), c_3 + f_2(6 - a_3)\} = \max\{17, 25 + f_2(6 - 6)\} = 25$$

$$f_3(7) = \max\{f_2(7), c_3 + f_2(7 - a_3)\} = \max\{17, 25 + f_2(7 - 6)\} = 32$$

Programação Dinâmica

Exemplo 2: problema da mochila binária

λ	f_0	f_1	f_2	f_3	f_4
0	0	0	0	0	0
1	0	0	7	7	7
2	0	10	10	10	10
3	0	10	17	17	17
4	0	10	17	17	17
5	0	10	17	17	24
6	0	10	17	25	31
7	0	10	17	32	34

$$f_k(\lambda) = \max\{f_{k-1}(\lambda), c_k + f_{k-1}(\lambda - a_k)\}$$

$$a_1 = 2, a_2 = 1, a_3 = 6, a_4 = 5, c_1 = 10, c_2 = 7, c_3 = 25, c_4 = 24, b = 7$$

$$f_4(0) = \max\{f_3(0), c_4 + f_3(0 - a_4)\} = \max\{0, 24 + f_2(0 - 5)\} = 0$$

$$f_4(1) = \max\{f_3(1), c_4 + f_3(1 - a_4)\} = \max\{7, 24 + f_2(1 - 5)\} = 7$$

$$f_4(2) = \max\{f_3(2), c_4 + f_3(2 - a_4)\} = \max\{10, 24 + f_2(2 - 5)\} = 10$$

$$f_4(3) = \max\{f_3(3), c_4 + f_3(3 - a_4)\} = \max\{17, 24 + f_2(3 - 5)\} = 17$$

$$f_4(4) = \max\{f_3(4), c_4 + f_3(4 - a_4)\} = \max\{17, 25 + f_3(4 - 5)\} = 17$$

$$f_4(5) = \max\{f_3(5), c_4 + f_3(5 - a_4)\} = \max\{17, 24 + f_3(5 - 5)\} = 24$$





$$f_4(6) = \max\{f_3(6), c_4 + f_3(6 - a_4)\} = \max\{25, 24 + f_3(6 - 5)\} = 31$$

$$f_4(7) = \max\{f_3(7), c_4 + f_3(7 - a_4)\} = \max\{32, 24 + f_3(7 - 5)\} = 34$$

- Conforme apresentado no exemplo, o custo total colocado na mochila é 34
- Complexidade:
 - Tempo: $O(b * n)$
 - Espaço: $\Theta(b * n)$

- Outros exemplos de aplicação:
 - Algoritmo de Dijkstra
 - Subsequência crescente máxima
 - Sequência de Fibonacci
 - ...

- Vantagens:
 - Explora todas as alternativas de maneira eficiente
 - A cada iteração, a decisão pode ser reconsiderada
- Desvantagens:
 - A solução pode ser lenta
 - Necessita de maior espaço de memória

-  Cormen, T. H.; Leiserson, C. E.; Rivest, R. L.; Clifford, S.
Algoritmos: teoria e prática.
Elsevier, 2012.
-  Horowitz, E., Sahni, S. Rajasekaran, S.
Computer Algorithms.
Computer Science Press, 1998.
-  Szwarcfiter, J.; Markenzon, L.
Estruturas de Dados e Seus Algoritmos.
LTC, 2010.
-  Ziviani, N.
Projeto de Algoritmos - com implementações em Java e C++.
Thomson, 2007.