



# Paradigmas de projeto de algoritmos

SCC0601 – Introdução à Ciência da Computação II

Prof. Lucas Antiqueira

# Paradigmas

1. Divisão e conquista
2. Algoritmos gulosos
3. Programação dinâmica
4. Algoritmos aproximados

# Paradigmas

1. Divisão e conquista
2. Algoritmos gulosos
3. Programação dinâmica
4. Algoritmos aproximados

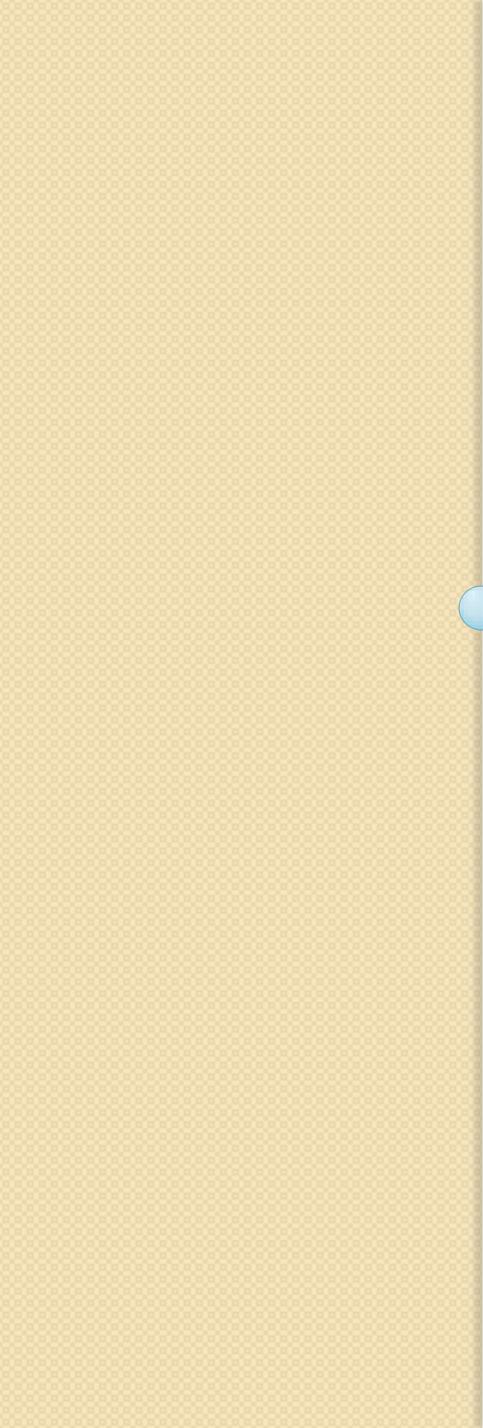
*Obs.: Lista não exaustiva!*

# Introdução

- O projeto de algoritmos requer **abordagens adequadas**
- A forma como um algoritmo aborda o problema pode levar a um **desempenho ineficiente**
- Em certo casos, o algoritmo pode não conseguir resolver o problema em tempo viável

# Introdução

- Um problema pode ser resolvido por algoritmos de diferentes complexidades adotando-se diferentes paradigmas.
- Um paradigma pode levar a um algoritmo  $O(2^n)$  e outro paradigma, que resolve o mesmo problema, a um algoritmo  $O(n^3)$ .



# **DIVISÃO E CONQUISTA**

# Divisão e conquista

- **Passos básicos**
  1. **Dividir o problema** a ser resolvido em subproblemas menores e independentes
  2. Encontrar **soluções para as partes**
  3. **Combinar as soluções** obtidas em uma solução global
- Os algoritmos podem utilizar **recursão** para dividir e combinar

# Divisão e conquista

- Dada uma entrada, se ela é suficientemente **simples**, obtemos **diretamente** uma saída correspondente.
- Caso contrário, ela é **decomposta** em entradas mais simples, para as quais aplicamos o mesmo processo, obtendo saídas correspondentes que são posteriormente combinadas.

# Divisão e conquista

- Exemplos de algoritmos
  - Busca binária
  - Ordenação por intercalação (MergeSort)

*Casos já estudados neste curso*



# **ALGORITMOS GULOSOS**

# Algoritmos gulosos

- Algoritmos gulosos (*greedy*) são tipicamente usados para resolver problemas de otimização
- Por exemplo, o algoritmo para encontrar o caminho mais curto entre duas cidades
  - Um algoritmo guloso escolhe a estrada que parece mais promissora no instante atual e nunca muda essa decisão, independentemente do que possa acontecer depois

# Algoritmos gulosos

- A cada **iteração**
  - Seleciona um elemento conforme uma função gulosa
  - Examina o elemento selecionado quanto a sua viabilidade
  - Decide a sua participação ou não na solução

# Algoritmos gulosos

- Ex.: Algoritmo do troco
  - Dado um conjunto de moedas de todos os valores possíveis (1 real, 50 centavos, 25 centavos, 10 centavos, 5 centavos e 1 centavo), obter o menor número de moedas necessárias para que um montante  $N$  seja obtido (o troco).

# Algoritmos gulosos

- Solução:
  - Comece com um conjunto vazio de moedas selecionadas.
  - A cada passo, adicione uma moeda de valor máximo possível de modo que a soma não ultrapasse  $N$ .

# Algoritmos gulosos

TROCO (N)

1.  $C \leftarrow \{100, 50, 25, 10, 5, 1\}$
2.  $Sol \leftarrow \{\}$
3.  $Sum \leftarrow 0$
4. ENQUANTO  $sum \neq N$
5.      $x = \text{m\u00e1ximo de } C \text{ tal que } (sum + x \leq N)$
6.      $Sol \leftarrow Sol + \{x\}$
7.      $sum \leftarrow sum + x$
8. RETORNE  $Sol$

# Algoritmos gulosos

**Exemplo:** Você vendeu um produto a R\$ 7,65, e o comprador lhe pagou com uma nota de R\$ 10,00. Forneça o troco utilizando o menor número de moedas possível.

# Algoritmos gulosos

**Exemplo:** Você vendeu um produto a R\$ 7,65, e o comprador lhe pagou com uma nota de R\$ 10,00. Forneça o troco utilizando o menor número de moedas possível.

$$N = 10,00 - 7,65 = 2,35$$

# Algoritmos gulosos

**Exemplo:** Você vendeu um produto a R\$ 7,65, e o comprador lhe pagou com uma nota de R\$ 10,00. Forneça o troco utilizando o menor número de moedas possível.

$$N = 10,00 - 7,65 = 2,35$$

$$\text{Sol} = \{100 \ 100 \ 25 \ 10\}$$

Portanto, o troco é formado por duas moedas de 1 real, uma de 25 centavos e uma de 10 centavos.

# Algoritmos gulosos

- Outros exemplos:
  - Compressão de arquivos (árvore de Huffman)
  - Árvore geradora (spanning tree) mínima
  - etc



# **PROGRAMAÇÃO DINÂMICA**

# Programação dinâmica

- É um paradigma de programação que tem como objetivo reduzir o tempo de execução de um programa utilizando soluções ótimas a partir de subproblemas previamente calculados

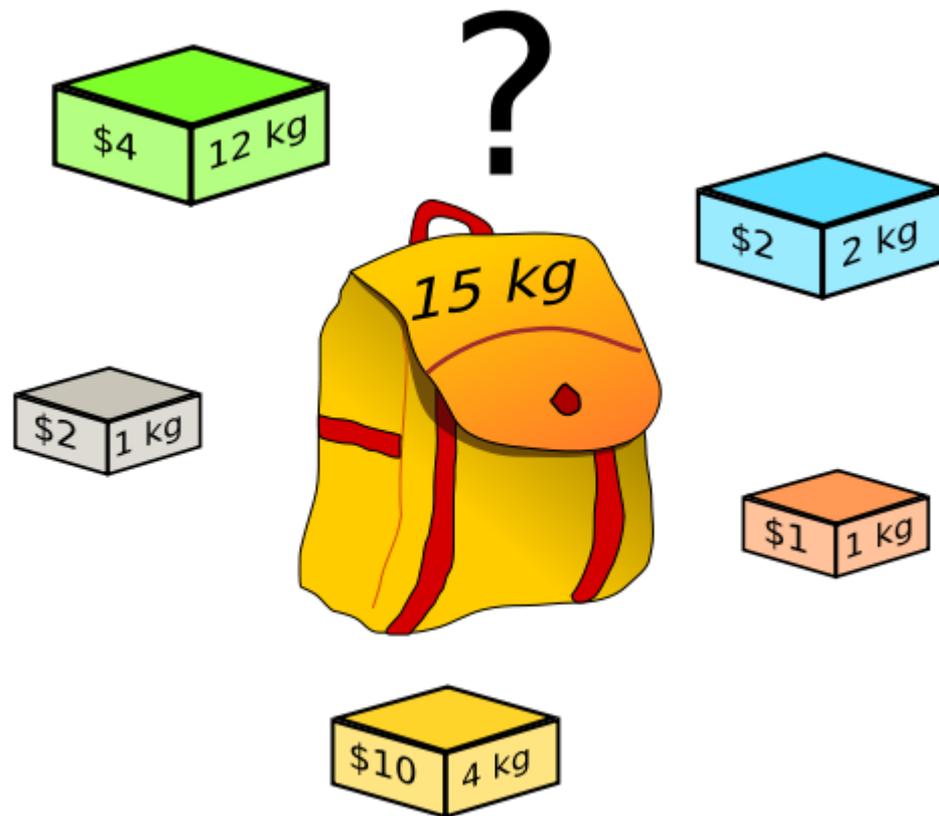
# Programação dinâmica

- Numa sequência ótima de escolhas (ou decisões) cada subsequência deve também ser ótima
  - Por exemplo: O menor caminho de São Carlos a São Paulo passando por Jundiaí é dado pelo menor caminho de São Carlos a Jundiaí mais o menor caminho de Jundiaí a São Paulo.

# Programação dinâmica

- **Passos:**
  - Dividir o problema em sub-problemas
  - Computar os valores de uma solução de forma *bottom-up* e armazená-los (memorização)
  - Construir a solução ótima para cada sub-problema utilizando os valores já computados.

# Problema da mochila



<http://pt.wikipedia.org/wiki/Ficheiro:Knapsack.svg>

Como maximizar a soma dos valores dos objetos colocados dentro de uma mochila, dado que não podemos ultrapassar o peso máximo permitido?

# Problema da mochila

Dados números  $p_1, p_2, \dots, p_n$ ,  $v_1, v_2, \dots, v_n$  e um subconjunto  $X$  de  $\{1, 2, \dots, n\}$ , denotaremos por  $p(X)$  e  $v(X)$  as somas  $\sum_{i \in X} p_i$  e  $\sum_{i \in X} v_i$  respectivamente.

PROBLEMA DA MOCHILA BOOLEANA: Dados números naturais  $p_1, p_2, \dots, p_n$ ,  $v_1, v_2, \dots, v_n$  e  $c$ , encontrar um subconjunto  $X$  de  $\{1, 2, \dots, n\}$  que **maximize**  $v(X)$  sob a restrição  $p(X) \leq c$ .

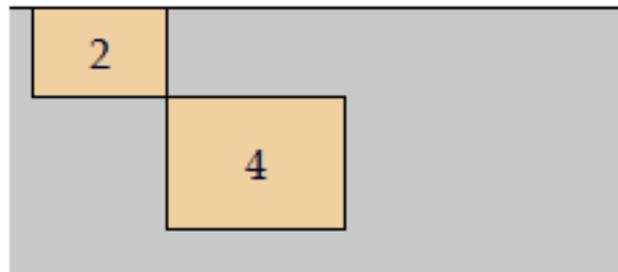
Diremos  $1, 2, \dots, n$  são os **objetos** do problema, que  $p_i$  é o **peso** e que  $v_i$  é o **valor** do objeto  $i$ . (A ordem em que os pesos e os valores são dados é, obviamente, irrelevante.) Diremos que  $c$  é a **capacidade da mochila**. Diremos ainda que uma **mochila viável** é qualquer subconjunto  $X$  de  $\{1, 2, \dots, n\}$  tal que  $p(X) \leq c$ . O **valor** de uma mochila  $X$  é o número  $v(X)$ . Nosso problema é encontrar uma mochila viável de valor máximo.

# Problema da mochila

EXEMPLO Tome  $n = 4$ ,  $p = (20,20,30,30)$  e  $v = (20,30,20,40)$ . Represente cada objeto  $i$  por um retângulo de altura  $p_i$  e largura  $v_i$ .



Qualquer conjunto de objetos pode ser disposto "em escada", com o canto inferior direito de um objeto tocando o canto superior esquerdo do objeto seguinte. A figura abaixo representa o conjunto de objetos  $\{2,4\}$ . Esse conjunto é uma solução da instância do problema que tem capacidade  $c = 60$  (altura da faixa cinza).



# Problema da mochila

## A estrutura recursiva do problema

Suponha que  $(p_1, \dots, p_n, v_1, \dots, v_n, c)$  é uma instância do problema. Seja  $X$  uma solução da instância. Temos duas possibilidades:  $X$  contém  $n$  ou não contém  $n$ . No segundo caso,  $X$  é solução da subinstância

$X$  não contém  $n \rightarrow (p_1, \dots, p_{n-1}, v_1, \dots, v_{n-1}, c)$

No primeiro caso,  $p_n \leq c$  e  $X - \{n\}$  é solução da subinstância

$X$  contém  $n \rightarrow (p_1, \dots, p_{n-1}, v_1, \dots, v_{n-1}, c - p_n)$ .

Essa estrutura recursiva sugere imediatamente um algoritmo para o problema.

# Problema da mochila

## Algoritmo de programação dinâmica

guardar em uma tabela, digamos  $t$ , as soluções das (sub)instâncias do problema. A tabela é definida assim: para  $i = 0, 1, \dots, n$  e  $b = 0, 1, \dots, c$ ,

$t[i, b]$  é o valor de uma solução da instância  $(p_1, \dots, p_i, v_1, \dots, v_i, b)$  do problema.

A tabela  $t$  satisfaz a seguinte recorrência: para todo  $i \geq 1$  e todo  $b$ ,

$$t[i, b] = \begin{cases} t[i-1, b] & \text{se } p_i > b \text{ e} \\ \max(t[i-1, b], t[i-1, b-p_i] + v_i) & \text{se } p_i \leq b. \end{cases}$$

(Observe que todos os números da forma  $b-p_i$  são não negativos e portanto a posição  $(i-1, b-p_i)$  da tabela está bem definida.)

# Programação dinâmica

- Exemplo:
  - Mochila de capacidade  $c=5$
  - $n=4$  objetos

	1	2	3	4
$p$	4	2	1	3
$v$	500	400	300	450

$t$	0	1	2	3	4	5
0	0	0	0	0	0	0
1	0					
2	0					
3	0					
4	0					

# Programação dinâmica

- Exemplo:
  - Mochila de capacidade  $c=5$
  - $n=4$  objetos

	1	2	3	4
$p$	4	2	1	3
$v$	500	400	300	450

$t$	0	1	2	3	4	5
0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	0	0	500	500
2	0	0	400	400	500	500
3	0	300	400	700	700	800
4	0	300	400	700	750	850

# Exercício

1. Solucione o problema da mochila utilizando um algoritmo guloso.
2. Diga se esse algoritmo sempre fornece a solução ótima.

# Programação dinâmica

- Outros exemplos
  - Algoritmo de Dijkstra (caminhos mínimos em grafos)
  - Subsequência máxima
  - etc



# **ALGORITMOS APROXIMADOS**

# Algoritmos aproximados

- Gera **soluções aproximadas**, que podem não ser ótimas, mas são próximas delas
- São vantajosas quando a solução ótima consome muito tempo para ser obtida
- Faz-se necessária uma **medida de qualidade**

# Algoritmos aproximados

- *Exemplo:* O algoritmo da mochila desenvolvido via programação dinâmica tem complexidade  $\Theta(nc)$ 
  - Ou seja, é a complexidade de se preencher (percorrer) a matriz  $t$

# Algoritmos aproximados

- *Exemplo:* O algoritmo da mochila desenvolvido via programação dinâmica tem complexidade:  $\Theta(nc)$ 
  - Ou seja, é a complexidade de se preencher (percorrer) a matriz  $t$
- Dependendo da instância a ser resolvida, esse algoritmo pode ser muito ineficiente

# Algoritmos aproximados

- *Exemplo:* O algoritmo da mochila desenvolvido via programação dinâmica tem complexidade:  $\Theta(nc)$ 
  - Ou seja, é a complexidade de se preencher (percorrer) a matriz  $t$
- Dependendo da instância a ser resolvida, esse algoritmo pode ser muito ineficiente
- Alternativa: fornecer um resultado aproximado, porém mais eficiente

# Algoritmos aproximados

- Problema da mochila com solução  $X$  aproximada:
  - Garantiremos que  $v(X) \geq \frac{1}{2} v(S)$ 
    - Onde  $S$  é a solução ótima

# Algoritmos aproximados

- Problema da mochila com solução  $X$  aproximada:
  - Garantiremos que  $v(X) \geq \frac{1}{2} v(S)$ 
    - Onde  $S$  é a solução ótima
- Para tanto, tome o *valor específico* de um objeto  $i$  como sendo o número  $v_i/p_i$
- Suponha que os objetos estão ordenados de maneira que:  $v_1/p_1 \geq v_2/p_2 \geq \dots \geq v_n/p_n$

# Algoritmos aproximados

MOCHILA-QUASE-ÓTIMA ( $p, v, n, c$ )

1.  $s \leftarrow 0$
2.  $k \leftarrow 1$
3. enquanto  $k \leq n$  e  $s + p_k \leq c$  faça
4.      $s \leftarrow s + p_k$
5.      $k \leftarrow k + 1$
6.  $X \leftarrow \{1, 2, \dots, k-1\}$
7. se  $k > n$  ou  $v(X) \geq v_k$
8.     então devolva  $X$
9.     senão devolva  $\{k\}$

Como esse algoritmo funciona?

# Algoritmos aproximados

MOCHILA-QUASE-ÓTIMA ( $p, v, n, c$ )

1.  $s \leftarrow 0$
2.  $k \leftarrow 1$
3. enquanto  $k \leq n$  e  $s + p_k \leq c$  faça
4.      $s \leftarrow s + p_k$
5.      $k \leftarrow k + 1$
6.  $X \leftarrow \{1, 2, \dots, k-1\}$
7. se  $k > n$  ou  $v(X) \geq v_k$
8.     então devolva  $X$
9.     senão devolva  $\{k\}$

Como esse algoritmo funciona?  
Abordagem **gulosa** para  
aproximar a solução ótima:  
É dada preferência aos objetos  
de maiores valores específicos

# Algoritmos aproximados

MOCHILA-QUASE-ÓTIMA ( $p, v, n, c$ )

1.  $s \leftarrow 0$
2.  $k \leftarrow 1$
3. enquanto  $k \leq n$  e  $s + p_k \leq c$  faça
4.      $s \leftarrow s + p_k$
5.      $k \leftarrow k + 1$
6.  $X \leftarrow \{1, 2, \dots, k-1\}$
7. se  $k > n$  ou  $v(X) \geq v_k$
8.     então devolva  $X$
9.     senão devolva  $\{k\}$

Complexidade dessa solução?

# Algoritmos aproximados

MOCHILA-QUASE-ÓTIMA ( $p, v, n, c$ )

1.  $s \leftarrow 0$
2.  $k \leftarrow 1$
3. enquanto  $k \leq n$  e  $s + p_k \leq c$  faça
4.      $s \leftarrow s + p_k$
5.      $k \leftarrow k + 1$
6.  $X \leftarrow \{1, 2, \dots, k-1\}$
7. se  $k > n$  ou  $v(X) \geq v_k$
8.     então devolva  $X$
9.     senão devolva  $\{k\}$

Complexidade dessa solução?  
 $O(n) + O(\text{ordenação inicial})$

# Algoritmos aproximados

- *Outros exemplos de aplicação:*
  - Caixeiro viajante
  - Coloração de grafos
  - etc

# Créditos

Foi utilizado material do prof. Paulo Feofiloff

<http://www.ime.usp.br/~pf/>