



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

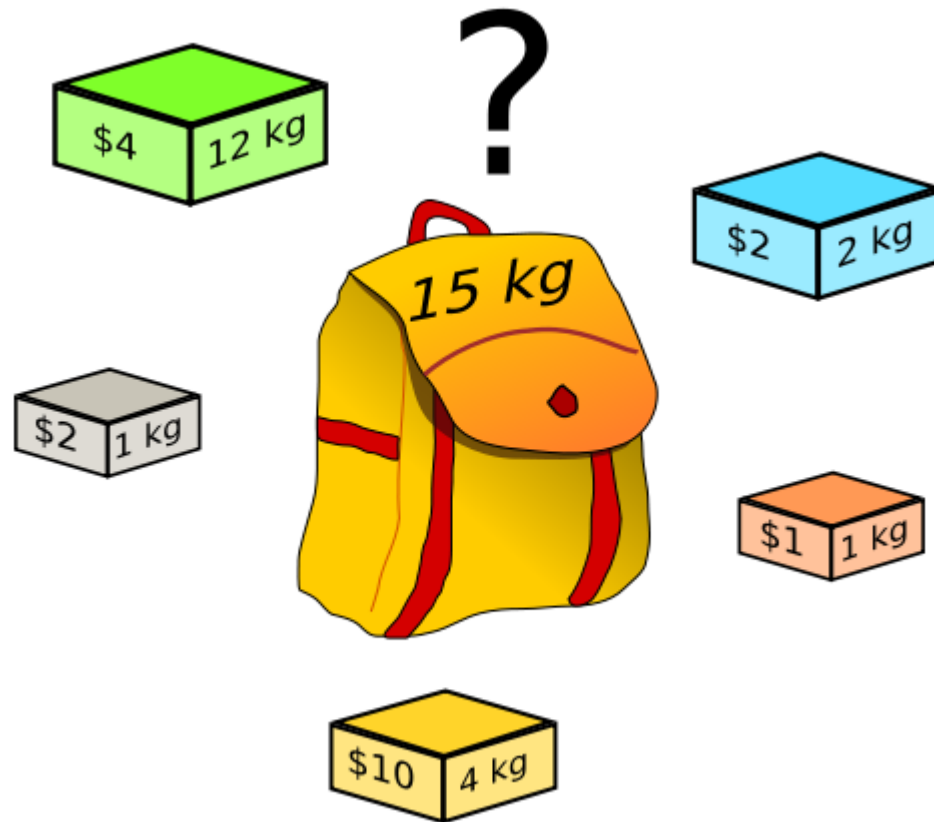
Programação dinâmica

- 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 $p(X) \leq c$.

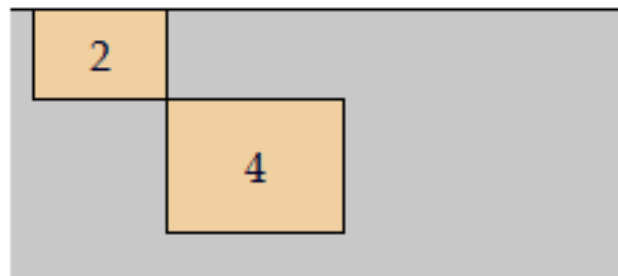
Diremos $1, 2, \dots, n$ são os **objetos** do problema, que p_i é o **peso** e que v_i é o **valor** do objeto i . (A ordem em que os pesos e os valores são dados é, obviamente, irrelevante.) Diremos que c é a **capacidade da mochila**. Diremos ainda que uma **mochila viável** é qualquer subconjunto 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/>