

Desenvolvimento de algoritmos para o problema da mochila e suas variações

INF2926 | PAA | Pós-graduação em Informática

Isabella Vieira Ferreira
Rebecca Porphírio da Costa de Azevedo

1 Introdução

O problema da mochila (em inglês, *Knapsack problem*) é um problema de otimização combinatória. O nome se dá devido ao problema de preencher uma mochila com objetos de diferentes pesos e valores. O objetivo é que se preencha a mochila com o maior valor possível, não ultrapassando o peso máximo [3].

O problema da mochila é um dos 21 problemas NP-completos de Richard Karp, exposto em 1972. A formulação do problema é extremamente simples, porém sua solução é mais complexa. [1]. Normalmente, este problema é resolvido com programação dinâmica, obtendo então a resolução exata do problema, mas também sendo possível usar algoritmo guloso e meta-heurísticas (ex. algoritmos genéticos) para soluções aproximadas.

O objetivo desse trabalho é resolver o problema da mochila e suas variações, sendo elas o problema da mochila fracionária, o problema da mochila binária e o problema da mochila com conflitos. A descrição de cada problema bem como sua implementação se encontra nas Seções 2, 3 e 4, respectivamente.

2 Mochila Fracionária

O objetivo do problema da mochila fracionária é selecionar um subconjunto de itens com o intuito de maximizar o valor total, de forma que este não exceda a capacidade da mochila. Neste caso, é possível utilizar 10% de um item, por exemplo. Sendo assim, uma mochila possui capacidade B e dada uma lista de n itens i , cada um é caracterizado por pesos não negativos w_i e valores p_i .

2.1 Algoritmo e sua otimalidade

O pseudocódigo 1 apresenta a solução gulosa para o problema da mochila fracionária. Nele, temos que k é a capacidade total da mochila, P é um vetor de lucros e W é um vetor de pesos dos itens da mochila. Primeiramente, ordenamos os itens em ordem decrescente pela razão do seu lucro pelo seu peso. Tal ordenação possui complexidade $O(n \log n)$, onde n é o número de itens. Com isso, enquanto o peso interno da mochila não exceder sua capacidade total, nós vamos inserindo itens dentro da mochila. A verificação de todos os itens a serem inseridos na mochila possui, no pior caso, complexidade $O(n)$. Para verificar se o item cabe ou não na mochila, verificamos se o peso interno da mochila mais o peso do item é menor ou igual à capacidade total da mochila. Caso seja, o item é inserido na mochila e seu peso interno é atualizado. Caso contrário, adicionamos a fração do item que cabe na mochila e atualizamos o peso como a capacidade total da mochila, não sendo possível inserir mais itens na mesma. A complexidade de cada instrução está demonstrada em cada linha no pseudocódigo 1. Com isso, temos que a complexidade final do algoritmo da mochila fracionária é $O(n \log n)$.

Algorithm 1 Fractional Knapsack

```
1: procedure FRACTIONALKNAPSACK( $k, P, W$ )  
2:    $items \leftarrow \text{sortItemsBy}(p/w)$   $\triangleright O(n \log n)$   
3:    $weight \leftarrow 0$   $\triangleright O(1)$   
4:    $x \leftarrow [0, 0, \dots, 0]$   $\triangleright O(1)$   
5:   while  $weight < k$  do  $\triangleright O(n)$   
6:      $i, w \leftarrow \text{getNextItem}()$   $\triangleright O(1)$   
7:     if  $weight + w \leq k$  then  $\triangleright O(1)$   
8:        $x[i] \leftarrow 1$   $\triangleright O(1)$   
9:        $weight \leftarrow weight + w$   $\triangleright O(1)$   
10:    else  
11:       $x[i] \leftarrow (k - weight)/w$   $\triangleright O(1)$   
12:       $weight \leftarrow k$   $\triangleright O(1)$   
13:  return  $x$ 
```

Para provar que o método guloso para resolver o problema da mochila fracionária é ótimo, vamos considerar a solução G do algoritmo guloso e a solução O , que é uma solução ótima. Vamos supor que o índice j é o último índice que possui solução comum em G e O . Sendo assim, se trocarmos o item O_{j+1} pelo item G_{j+1} , a solução O será mais próxima de G . Ao fazer operações de *swap* para todos os itens, temos que a solução O pode ser convertida em G , sem piorar seu valor. Sendo assim, temos que a solução G é ótima.

2.2 Estrutura de dados e sua complexidade

Utilizamos dois vetores que armazenam lucro e peso de cada item. Os vetores de lucro e peso são de tamanho n , onde n é o número de itens. Sendo assim, temos que a complexidade dos vetores é $O(n) + O(n) = O(n)$.

2.3 Prova da complexidade do algoritmo com instâncias

Para verificar se a complexidade teórica do algoritmo acontece, de fato, na prática, analisamos o tempo de execução do algoritmo pelo número de itens a serem inseridos na mochila. O Gráfico 1 apresenta uma comparação entre o tempo de execução do nosso algoritmo com sua função de complexidade.

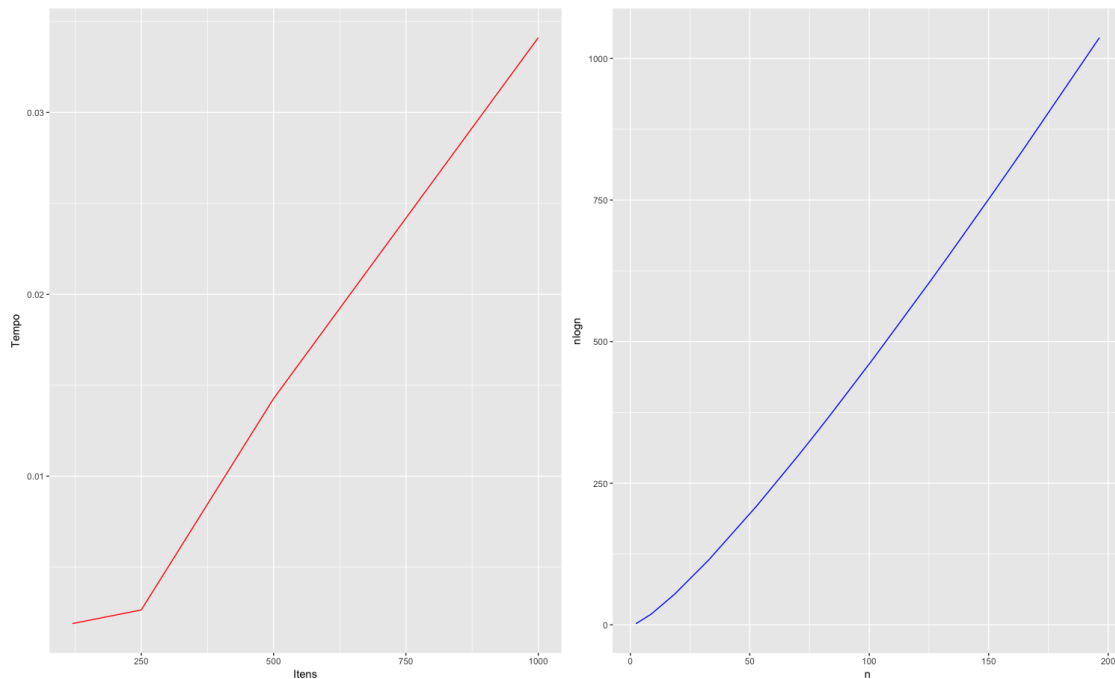


Figura 1: Gráfico de tempo (s) x número de itens em comparação com a função de complexidade $O(n \log n)$

3 Mochila Binária

O problema da mochila binária é o mesmo que o da mochila fracionária, descrito na Seção 2, exceto pelo fato de que aqui não são permitidos itens fracionários. O algoritmo guloso desenvolvido para o problema da mochila fracionária nem sempre resulta em uma solução ótima, sendo assim, essa estratégia não funciona para a mochila binária. Como um contra-exemplo, temos uma mochila que tem capacidade máxima de 100kg e três itens: item 1 pesa 20kg e custa 120 reais; item 2 pesa 40kg e custa 200 reais; item 3 pesa 60kg e custa 240 reais. Dessa forma, o valor custo por peso do item 1 é 6, do item 2 é 5 e do item 3 é 4. Com isso, a estratégia gulosa colocaria primeiramente o item 1 na mochila, visto que seu custo por peso é maior que o dos itens 2 e 3. Entretanto, a solução ótima é colocar os itens 2 e 3 na mochila; e não carregar o item 1. As duas possíveis soluções que envolvem o item 1 são subótimas. Carregar o item 1 não funciona para o problema da mochila binária, visto que não é possível preencher a capacidade total da mochila. Com isso, no problema da mochila binária nós devemos comparar a solução do subproblema no qual o item foi excluído anteriormente para fazer a escolha, utilizando programação dinâmica.

3.1 Algoritmo e sua otimalidade

O algoritmo 2 apresenta um pseudocódigo para o problema da mochila binária. Ao utilizar programação dinâmica, para encontrar o valor $OPT(n)$, nós não precisamos somente do valor $OPT(n-1)$, mas também precisamos saber a solução ótima utilizando os $n-1$ itens e peso total $k - w_n$. Sendo assim, nós utilizaremos subproblemas: um para cada conjunto inicial de itens $\{1, \dots, i\}$ e cada possível valor disponível para o peso w . Assumindo k como um inteiro (capacidade da mochila) e todos precisam de $\{1, \dots, n\}$ com pesos w_i . Nós teremos subproblemas para cada item $\{1, \dots, n\}$ e um inteiro $0 \leq w \leq k$. Vamos utilizar $OPT(i, w)$ para denotar o valor ótimo de cada solução utilizando um subconjunto $\{1, \dots, i\}$ com o máximo valor de peso w permitido [2]. O valor que estamos procurando no final é $OPT(n, k)$. Da mesma forma, utilizando os mesmos argumentos para os subconjunto de itens $\{1, \dots, i\}$ e o máximo peso permitido w , temos a seguinte equação de recorrência:

- se $w < w_i$, então $OPT(i, w) = OPT(i-1, w)$
- do contrário, $OPT(i, w) = \max (OPT(i-1, w), w_i + OPT(i-1, w-w_i))$

Com isso, temos que a complexidade final do algoritmo da mochila binária é $O(nk)$.

Algorithm 2 Binary Knapsack

```
1: procedure BINARYKNAPSACK( $k, P, W$ )  
2:    $m[n][k] \leftarrow [0, 0, \dots, 0]$   
3:   for  $i \leftarrow 0 \dots n$  do ▷ O (n)  
4:     for  $j \leftarrow 1 \dots k$  do ▷ O (k)  
5:       if  $w[i] > j$  then ▷ O (1)  
6:          $m[i, j] \leftarrow m[i-1, j]$  ▷ O (1)  
7:       else ▷ O (1)  
8:          $m[i, j] \leftarrow \max(m[i-1, j], P[i-1] + m(i-1, j - W[i-1]))$   
9:   return  $m$ 
```

3.2 Prova da complexidade do algoritmo com instâncias

Para verificar se a complexidade teórica do algoritmo acontece, de fato, na prática, analisamos o tempo de execução de acordo com a capacidade da mochila e o número de itens, como mostrado no Gráfico 2. Podemos perceber que, como mostrado pela complexidade de tempo do algoritmo de $O(nk)$, quanto maior o número de itens e a capacidade da mochila, maior é o tempo de execução do algoritmo.

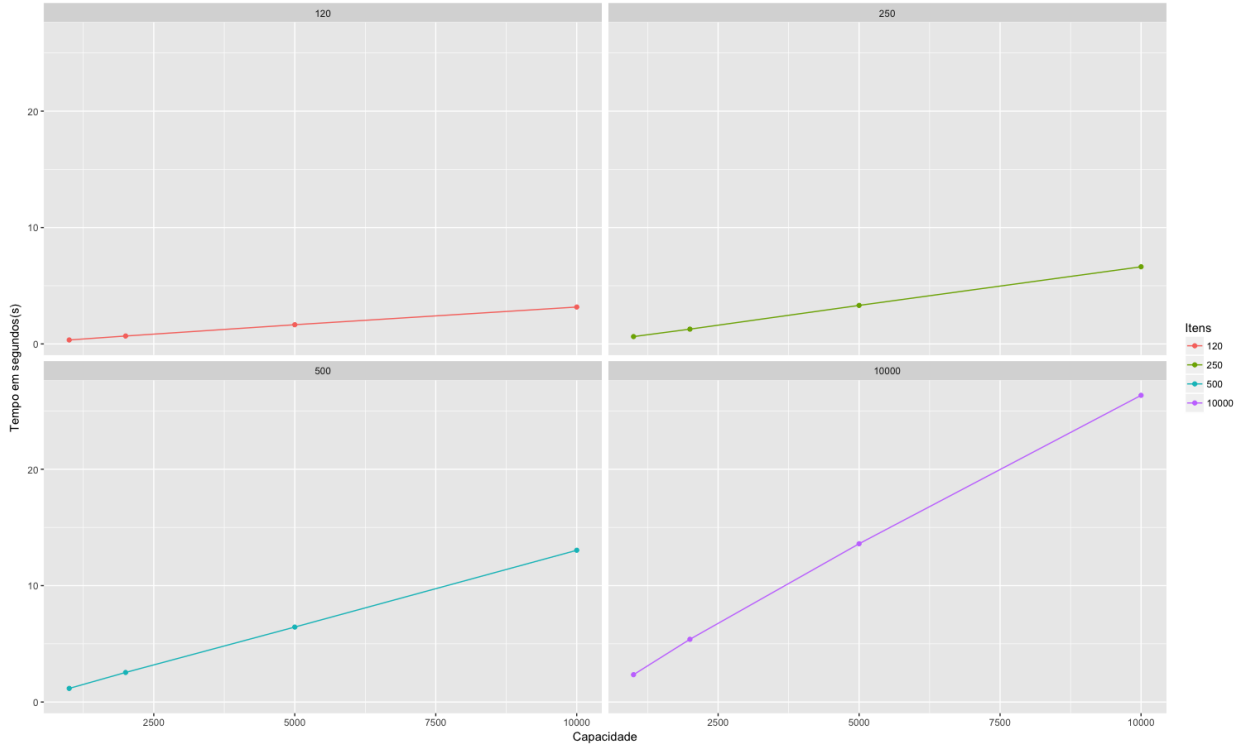


Figura 2: Gráfico de capacidade da mochila x número de itens x tempo (s)

4 Mochila com Conflitos

Este problema é similar ao da mochila binária descrita na Seção 3. Entretanto, agora o objetivo é maximizar o valor total de itens na mochila sem violar as restrições de conflitos entre itens.

4.1 Heurística proposta e sua complexidade

A heurística desenvolvida possui como base a solução proposta para a mochila binária (descrita na Seção 3). A diferença é que além de verificar se um item cabe na mochila, verificamos também se há algum item na mochila em conflito com o item que se deseja inserir. Caso não haja nenhum conflito e o item caiba na mochila (peso atual da mochila mais o peso do item é menor que a capacidade total da mochila), o item é inserido na mochila e o peso atual da mesma é atualizado. Ressaltamos que essa heurística não necessariamente retorna a solução ótima.

O algoritmo 3 apresenta a heurística para o problema da mochila com conflitos. Através da análise de complexidade descrita ao lado de cada instrução, concluímos que a complexidade final do algoritmo é $O(n \log n)$.

4.2 Estrutura de dados e sua complexidade

Utilizamos 2 vetores para armazenar lucro e peso; e uma lista de conjuntos para armazenar os conflitos dos itens. Os vetores de lucro e peso são de tamanho n , onde n é o número de itens. Para armazenar os conflitos, preferimos conjuntos (`set()`) que são estruturas de dados rápidas em python. A lista de conjuntos possui n conjuntos (número de itens) e, no pior caso, n itens dentro de cada conjunto (quando, por exemplo, um item tem conflito com todos os outros). Sendo assim, temos que a complexidade de espaço do algoritmo é de $O(n) + O(n) + O(n^2) = O(n^2)$.

Algorithm 3 Knapsack with Conflicts

```
1: procedure KNAPSACK_CONFLICTS( $k, P, W$ )  
2:    $items \leftarrow \text{sortItemsBy}(p/w)$   $\triangleright O(n \log n)$   
3:    $x \leftarrow [0, 0, \dots, 0]$   $\triangleright O(1)$   
4:    $weight \leftarrow 0$   $\triangleright O(1)$   
5:    $conflicted\_items \leftarrow []$   $\triangleright O(1)$   
6:   while  $weight < k$  do  $\triangleright O(n)$   
7:      $i, w, c \leftarrow \text{getNextItem}()$   $\triangleright O(1)$   
8:     if  $weight + w \leq k \wedge i \notin conflicted\_items$  then  $\triangleright O(1)$   
9:        $x[i] \leftarrow 1$   $\triangleright O(1)$   
10:       $weight \leftarrow weight + w$   $\triangleright O(1)$   
11:       $conflicted\_items \leftarrow c$   
12: return  $x$ 
```

4.3 Prova da complexidade do algoritmo com instâncias

Para verificar se a complexidade teórica do algoritmo acontece, de fato, na prática, analisamos o tempo de execução do algoritmo pelo número de itens a serem inseridos na mochila. A Tabela 1 apresenta os resultados obtidos para cada instância, bem como o tempo de execução de cada uma. O Gráfico 3 apresenta uma comparação entre o tempo de execução do nosso algoritmo com sua função de complexidade.

Tabela 1: Número de itens utilizados, peso total, lucro e tempo gasto para cada instância

Questão 3				
Instância	Número itens utilizados	Peso Total	Lucro	Tempo Gasto (s)
Data-120-Q1	6	473	435	0.0004830360413
Data-120-Q2	6	473	435	0.0004589557648
Data-120-Q3	6	473	435	0.0004699230194
Data-120-Q4	6	473	435	0.000416040420532
Data-250-Q1	8	824	1378	0.0009970664978
Data-250-Q2	8	824	1374	0.0008869171143
Data-250-Q3	8	824	1374	0.000883102417
Data-250-Q4	8	824	1374	0.001260042191
Data-500-Q1	10	895	3928	0.002166986465
Data-500-Q2	11	1125	3965	0.001775979996
Data-500-Q3	11	1125	3965	0.001807928085
Data-500-Q4	11	1125	3965	0.001794099808
Data-1000-Q1	10	919	8138	0.008740186691
Data-1000-Q2	10	919	8138	0.004012107849
Data-1000-Q3	10	919	8138	0.004637002945
Data-1000-Q4	10	919	8138	0.007377147675

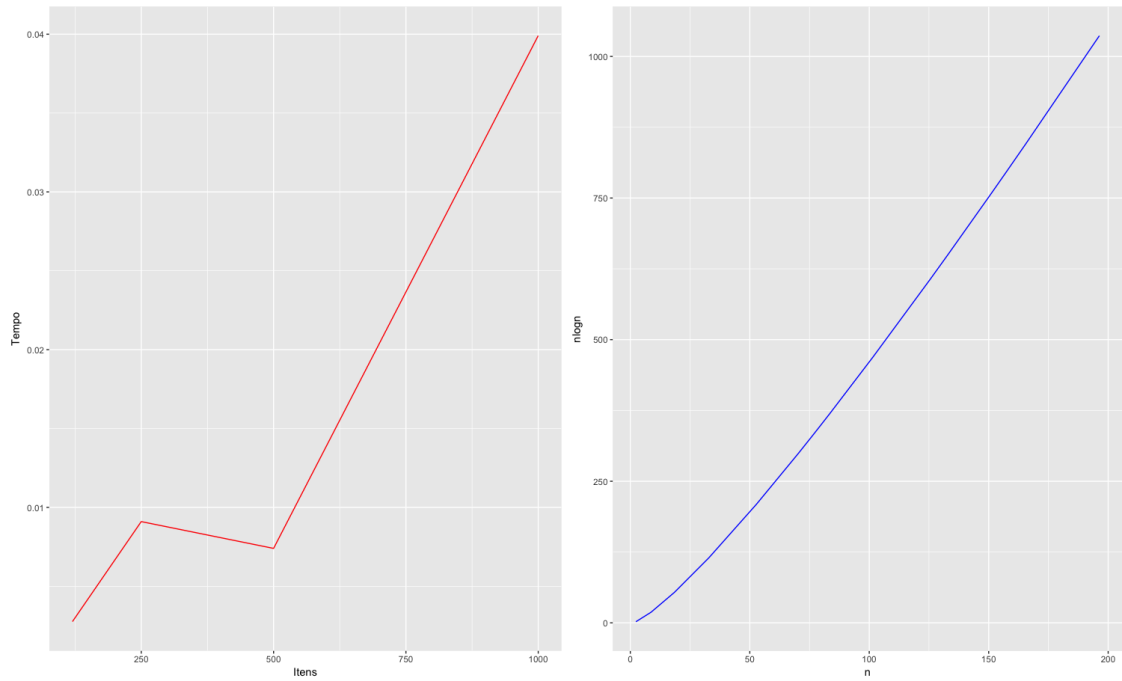


Figura 3: Gráfico de tempo (s) x número de itens na mochila

5 Instruções de como executar o algoritmo

Para executar o algoritmo, basta entrar no contexto da pasta e digitar:

`./trabalho <caminho da instância> <questão>`

onde:

- <caminho da instância> é o diretório onde estão os arquivos de entrada.
- <questão> é a questão a ser resolvida, podendo ser 1 para o problema da mochila fracionária, 2 para o problema da mochila binária ou 3 para o problema da mochila com conflitos.

Referências

- [1] R. M. KARP, *Reducibility among combinatorial problems*, in Complexity of computer computations, Springer, 1972, pp. 85–103.
- [2] J. KLEINBERG AND E. TARDOS, *Algorithm design*, Pearson Education India, 2006.
- [3] X. YU AND M. GEN, *Introduction to evolutionary algorithms*, Springer Science & Business Media, 2010.