# **DOCUMENTAÇÃO TP3**

## 1. Identificação

Aluno: Henrique Daniel de Sousa

Matrícula: 2021031912

#### 2. Introdução

Ao saber o preço de uma série de itens, um vendedor deseja ordená-los de forma decrescente em relação ao preço, em uma prateleira. Porém, o vendedor, a partir de um elemento inicial, só pode colocar itens na prateleira na esquerda, se o novo item tiver um preço maior, ou na direita, se tiver um preço menor.

Assim, uma possível questão seria: qual o primeiro elemento a ser inserido?

De fato, esse elemento deve maximizar a quantidade de itens a serem adicionados, tendo em vista toda lista de preços. Ele, então, seria o elemento o qual é possível criar a maior sequência crescente e a maior sequência decrescente, a partir dele.

## 3. Modelagem

Para isso podemos utilizar o algoritmo Longest Increasing Subsequence (LIS) para encontrar o ponto onde é possível uma maior sequência crescente e o algoritmo Longest Decreasing Subsequence (LDS) para encontrar o elemento para o qual é possível uma maior sequência decrescente.

#### • LIS:

Sabemos que a última posição nunca terá um elemento que a sucede. Assim, sua subsequência sempre terá tamanho 1. Podemos utilizar isso para aplicar uma estratégia Bottom-Up.

```
Seja \mbox{OPT}(i) = tamanho da maior subsequência crescente, a partir de i
```

# Algoritmo:

E p(i) = preço de i

```
LIS(p, n):

OPT(n-1) = 1

for i = n-1 to 0:

for j = i+1 to n-1:

if p(i) < p(j):

OPT(i) = max\{1, OPT(j)\}

return OPT
```

Assim, a equação de Bellman para essa função é:

$$OPT(i) = \max_{\substack{j = i+1, ... n-1 \\ p(i) < p(j)}} \{1, 1 + OPT(j)\}$$

Ou seja, o valor de OPT(i) será o máximo entre os valores de  $\{OPT(j), ..., OPT(n-1)\}$ , para j > i, se p(i) < p(j).

O LIS retornará um array com o tamanho da maior subsequência crescente a partir de i, para todo i < n.

A complexidade de tempo para esse algoritmo é  $O(n^2)$ , o que pode ser visto pelos dois loops aninhados. A complexidade de espaço é O(n), que é o espaço utilizado na parte de memoization.

#### • LDS:

O LDS funciona da mesma forma que o LIS, porém, utilizando p(i) > p(j) como condição para calcular OPT(i). Portanto, o LDS tem complexidade de tempo  $O(n^2)$  e complexidade de espaço O(n). Assim, o LDS retornará um array com o tamanho da maior subsequência decrescente a partir de i, para todo i < n.

# • Solução do problema:

O problema pode ser resolvido utilizando os retornos do LIS e do LDS, de modo que:

LIS[i], então, representa o número de rolos que podemos alocar à esquerda de do elemento i, na estante.

LDS[i], por sua vez, representa o número de rolos que podemos alocar à direita de i.

O valor máximo em (LIS+LDS)-1 significa a quantidade máxima de rolos que poderão ser colocados na estante.

#### Exemplo:

Se recebermos a lista de preços como sendo 6,7,3,5:

$$LIS = [2, 1, 2, 1]$$

$$LDS = [2, 2, 1, 1]$$

Somando e subtraindo 1, teremos [3, 2, 2, 1]

Assim, o valor máximo desse vetor é 3, que representa a maior quantidade de rolos que o vendedor poderá organizar na estante.

Desse modo, esse problema pode ser resolvido em  $O(n^2)$  de complexidade de tempo, e com complexidade de espaço O(n).