

# LOGÍSTICA URBANA PARA ENTREGA DE MERCADORIAS

Desenho de Algoritmos | Grupo 122 | Entrega 1 | 22/04/2022

André Gabriel Correia Vieira - [up202004159@edu.fe.up.pt](mailto:up202004159@edu.fe.up.pt)

Francisca Horta Guimarães - [up202004229@edu.fe.up.pt](mailto:up202004229@edu.fe.up.pt)

Pedro Joaquim Alves Oliveira - [up202004324@edu.fc.up.pt](mailto:up202004324@edu.fc.up.pt)

# PROBLEMA

Este projeto tem como objetivo especificar e implementar a plataforma de gestão de uma empresa de logística urbana, com a finalidade de tornar a sua operação o mais eficiente possível.

Para isso, as soluções algorítmicas a desenvolver devem ser o mais eficiente possível, utilizando para esse propósito, os algoritmos abordados em contexto de sala de aula.

Para este projeto, pretende-se particularmente explorar os seguintes cenários:

Cenário 1 – minimizar o número de estafetas.

Cenário 2 - maximizar o lucro da empresa.

Cenário 3 - minimizar o tempo médio previsto das entregas expresso.

# CENÁRIO I - FORMALIZAÇÃO

O objetivo principal para este cenário é minimizar o número de estafetas para a entrega de todos os pedidos ou do maior número de pedidos, num dia.

## Dados:

$e_1, \dots, e_n$  – Conjunto de estafetas, E, com capacidade de volume  $v_e$ , peso  $w_e$ , e custo  $c_e$  (valores dos estafetas  $1, \dots, n$ ).

$p_1, \dots, p_n$  – Conjunto de pedidos, P, com volume  $v_p$ , peso  $w_p$ , e recompensa  $r_p$  (valores dos pedidos  $1, \dots, n$ ).

## Variáveis de Decisão:

$n_e$  - Número de Estafetas.       $n_p$  - Número de Pedidos.

## Minimizar a função objetivo:

$$\frac{\max(\sum_{i=1}^n w p_i + \sum_{i=1}^n v p_i)}{n}$$
 — sendo  $n$  o número de estafetas.

## Sujeito à restrição:

$$\frac{\max(\sum_{i=1}^n w p_i + \sum_{i=1}^n v p_i)}{n} < \text{capacidade máxima do estafeta.}$$

# CENÁRIO I – ALGORITMOS RELEVANTES

- Para a realização deste cenário, considerámos um algoritmo ganancioso (greedy).
- Num ponto inicial de planeamento, consideramos algoritmos como:
  - Brute Force
  - Backtracking

No entanto, imediatamente nos apercebemos da enorme complexidade temporal, tendo portanto, optado pelo algoritmo definido anteriormente.

- Na implementação do algoritmo greedy abordamos a questão como uma espécie de mistura dos clássicos problemas:
  - Knapsack
  - Bin Packing

# CENÁRIO I – ANÁLISE DE COMPLEXIDADE

- Complexidade Temporal:

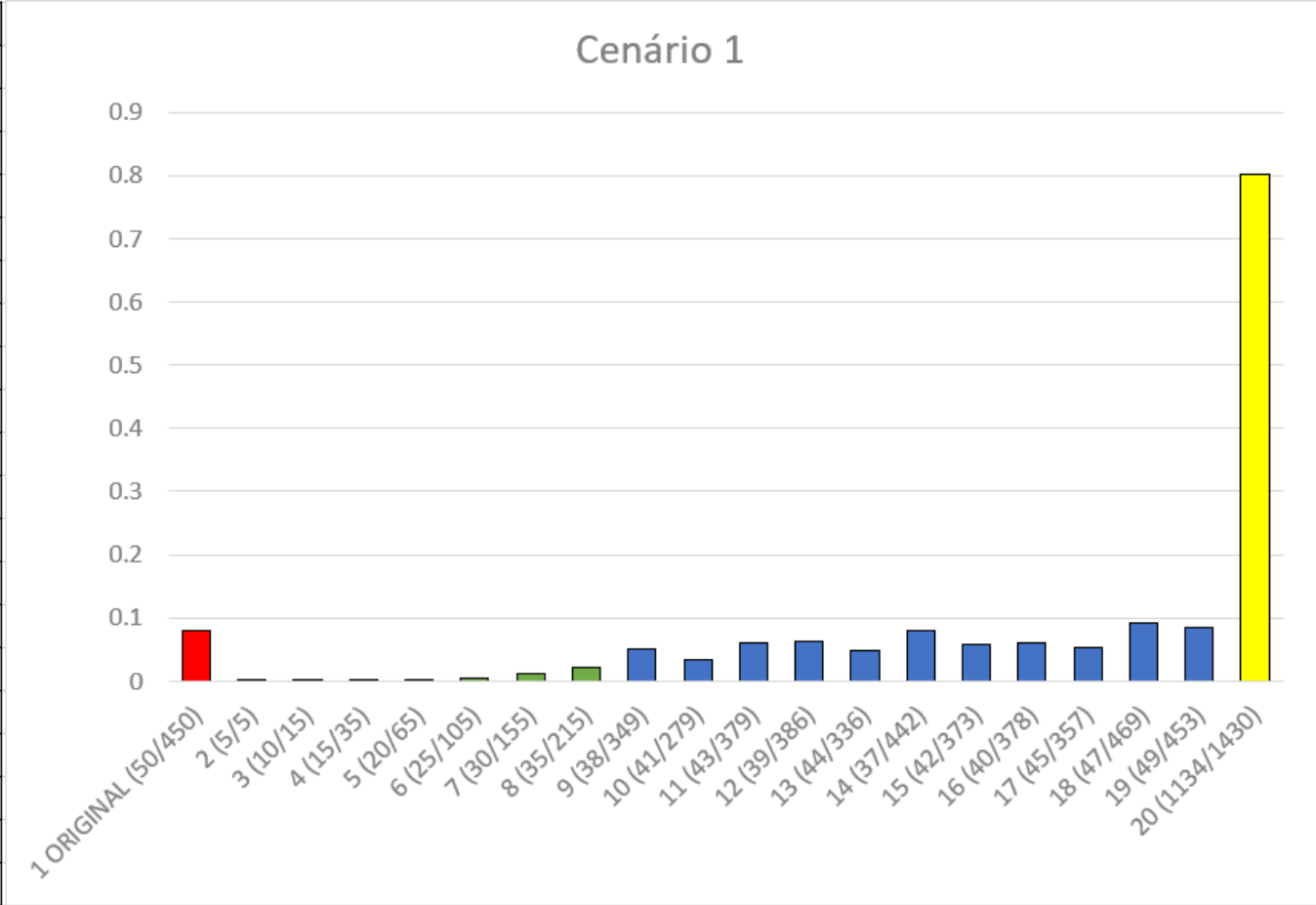
- $T(N) = N + N \cdot (N + N \cdot N + N) = N + N \cdot N \cdot N = N \cdot N \cdot N = O(N^3);$

- Complexidade Espacial:

- $S(N) = O(N);$

# CENÁRIO I – AVALIAÇÃO EMPÍRICA

Dias (carrinhas/encomendas)	segundos	nanossegundos
1 ORIGINAL (50/450)	0.0796341	79634100
2 (5/5)	2.06E-05	20600
3 (10/15)	0.00012	120000
4 (15/35)	0.0006351	635100
5 (20/65)	0.0021333	2133300
6 (25/105)	0.0055691	5569100
7 (30/155)	0.0113741	11374100
8 (35/215)	0.0204321	20432100
9 (38/349)	0.05187	51870000
10 (41/279)	0.0333798	33379800
11 (43/379)	0.0598267	59826700
12 (39/386)	0.0627288	62728800
13 (44/336)	0.0475491	47549100
14 (37/442)	0.0803149	80314900
15 (42/373)	0.0588285	58828500
16 (40/378)	0.0602894	60289400
17 (45/357)	0.0542931	54293100
18 (47/469)	0.0922618	92261800
19 (49/453)	0.0842588	84258800
20 (1134/1430)	0.8023508	802350800



## CENÁRIO 2 - FORMALIZAÇÃO

O objetivo principal para este cenário é maximizar o lucro da empresa.

### Dados:

$e_1, \dots, e_n$  – Conjunto de estafetas, E, com capacidade de volume  $v_e$ , peso  $w_e$ , e custo  $ce$  (valores dos estafetas  $1, \dots, n$ ).

$p_1, \dots, p_n$  – Conjunto de pedidos, P, com volume  $v_p$ , peso  $w_p$ , e recompensa  $rp$  (valores dos pedidos  $1, \dots, n$ ).

### Variáveis de Decisão:

$pr$  – O valor da recompensa dos pedidos em função do custo de entrega.

### Maximizar a função objetivo:

$\sum_{i=1}^n rp_i - \sum_{i=1}^n ce_i$  – Diferença entre a recompensa do pedido e o custo da entrega

### Sujeito à restrição:

$\sum_{i=1}^n rp_i - \sum_{i=1}^n ce_i < \text{capacidade máxima do estafeta} \ \&\& \text{ lucro positivo em cada estafeta}$

## CENÁRIO 2 – ALGORITMOS RELEVANTES

Para este cenário, decidimos utilizar o mesmo algoritmo utilizado no cenário 1, o algoritmo ganancioso (greedy), diferenciando-se apenas na forma como lidamos com o prejuízo das entregas.

Assim, neste algoritmo descartamos as entregas que davam prejuízo obtendo desta forma o maior lucro possível.



## CENÁRIO 2 – ANÁLISE DE COMPLEXIDADE

- Complexidade Temporal:

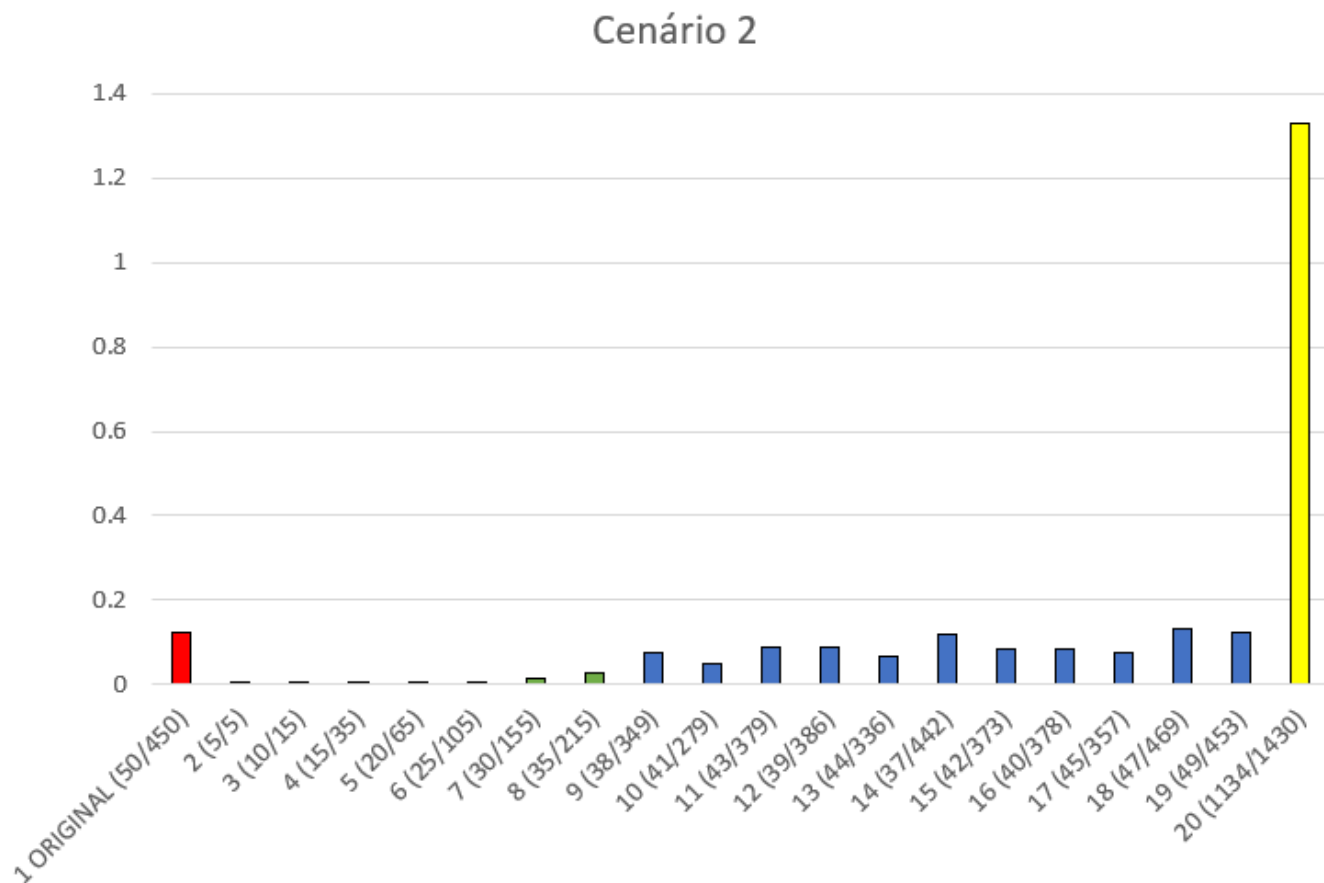
➤  $T(N) = N + N \cdot (N + N \cdot N + N) = N + N \cdot N \cdot N = N \cdot N \cdot N = O(N^3);$

- Complexidade Espacial:

➤  $S(N) = O(N);$

## CENÁRIO 2 – AVALIAÇÃO EMPÍRICA

Dias (carrinhas/encomendas)	segundos	nanossegundos
1 ORIGINAL (50/450)	0.1248874	124887400
2 (5/5)	0.0000289	28900
3 (10/15)	0.0001536	153600
4 (15/35)	0.0007603	760300
5 (20/65)	0.0027528	2752800
6 (25/105)	0.0068107	6810700
7 (30/155)	0.014703	14703000
8 (35/215)	0.0279947	27994700
9 (38/349)	0.0738763	73876300
10 (41/279)	0.0490117	49011700
11 (43/379)	0.0873492	87349200
12 (39/386)	0.0895912	89591200
13 (44/336)	0.0681592	68159200
14 (37/442)	0.118183	118183000
15 (42/373)	0.0840012	84001200
16 (40/378)	0.0852412	85241200
17 (45/357)	0.0773944	77394400
18 (47/469)	0.1320632	132063200
19 (49/453)	0.1241524	124152400
20 (1134/1430)	1.3303273	1330327300



## CENÁRIO 3 – FORMALIZAÇÃO

O objetivo principal para este cenário é minimizar o tempo médio previsto das entregas expresso a serem realizadas num dia:

**Dados:**

$h$  - Horário de trabalho correspondente a 8 horas ( $h = 8 \times 3600s$ ).

$v_1, \dots, v_n$  - Conjunto de pedidos,  $P$ , com volume  $v_p$ , peso  $w_p$ , e tempo de entrega  $tp$ . (valores dos pedidos  $1, \dots, n$ ).

**Variáveis de Decisão:**

$p_1, \dots, p_n$  - Conjunto de pedidos expresso,  $PE$ , com volume  $v_p$ , peso  $w_p$  e tempo de entrega  $tp$ . (valores dos pedidos  $1, \dots, n$ ).

**Minimizar a função objetivo:**

$\sum_{i=1}^n tp_i$  – Soma do tempo de entrega dos pedidos.

**Sujeito à restrição:**

$\sum_{i=1}^n tp_i \leq h$  – A soma do tempo de entrega dos pedidos está dentro do horário de trabalho

## CENÁRIO 3 – ALGORITMOS RELEVANTES

- Para a resolução deste cenário considerámos um algoritmo ganancioso (greedy).
- Para algoritmo de ordenação considerámos alguns algoritmos já referidos no curso, como:
  - Bubble Sort ( $O(N^2)$ )
  - Selection Sort ( $O(N^2)$ )
  - Insertion Sort ( $O(N^2)$ )
- No entanto, acabámos por implementar este algoritmo recorrendo ao `std::sort()` da biblioteca de C++.

## CENÁRIO 3 – ANÁLISE DE COMPLEXIDADE

- Complexidade Temporal:

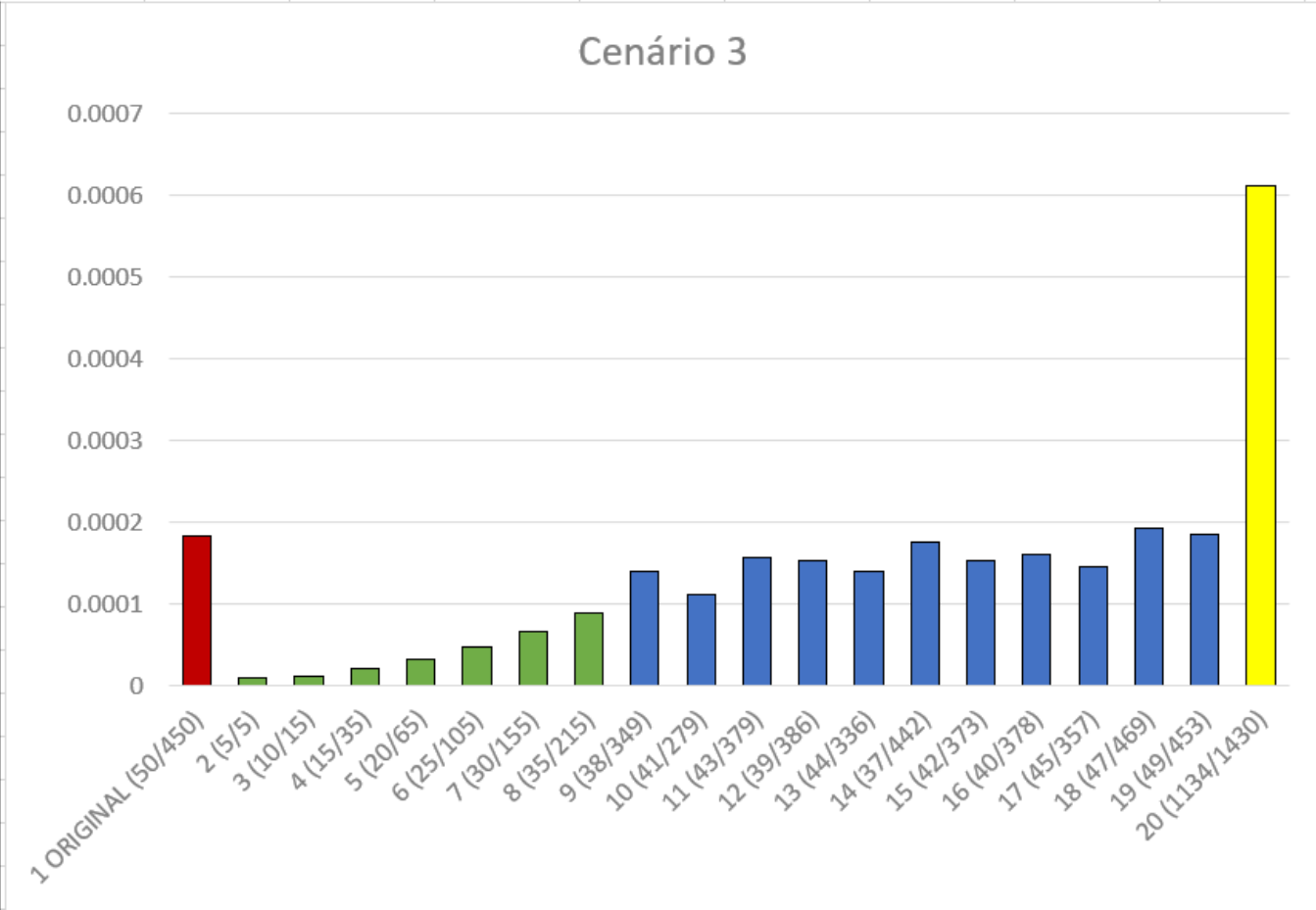
- $T(N) = N \cdot I + N \cdot \log(N) = O(N \cdot \log(N))$

- Complexidade Espacial:

- $S(N) = O(\log(N))$

# CENÁRIO 3 – AVALIAÇÃO EMPÍRICA

Dias (carrinhas/encomendas)	segundos	nanossegundos
1 ORIGINAL (50/450)	0.0001821	182100
2 (5/5)	0.0000095	9500
3 (10/15)	0.0000102	10200
4 (15/35)	0.00002	20000
5 (20/65)	0.0000319	31900
6 (25/105)	0.000047	47000
7 (30/155)	0.0000665	66500
8 (35/215)	0.0000879	87900
9 (38/349)	0.0001396	139600
10 (41/279)	0.0001117	111700
11 (43/379)	0.000157	157000
12 (39/386)	0.0001534	153400
13 (44/336)	0.000139	139000
14 (37/442)	0.0001749	174900
15 (42/373)	0.0001521	152100
16 (40/378)	0.0001594	159400
17 (45/357)	0.0001454	145400
18 (47/469)	0.0001915	191500
19 (49/453)	0.0001844	184400
20 (1134/1430)	0.0006127	612700



## SOLUÇÃO ALGORÍTMICA A DESTACAR

- A solução algorítmica a destacar é o algoritmo ganancioso (greedy) utilizado ao longo de quase todo o projeto.
- Destacamos, em particular, a implementação deste algoritmo através das funções `BestFit()` e `bestPossibleOrder()`.

# CONCLUSÃO

- **Principais Dificuldades Encontradas**

- Pouca prática com linguagem de programação utilizada;
- Otimização do cenário 2, apesar de utilizarmos o melhor algoritmo, na nossa opinião. Sabíamos o que queríamos fazer mas não como o fazer por falta de conhecimento e tempo.

- **Esforço de Cada Elemento do Grupo**

- André Vieira: 33%
- Francisca Guimarães: 33%
- Pedro Oliveira: 33%