



# Logística Urbana para Entrega de Mercadorias

GRUPO 39

Bruno Leal – *up202008047*  
Tomás Maciel - *up202006845*  
Vitor Bizarro – *up202007888*

TRABALHO 1

DA 2021-2022

# Descrição do Problema

- ▶ Neste trabalho, pretende-se especificar e implementar uma plataforma de gestão de uma empresa de logística urbana, tornando a sua operação o mais eficiente possível, particularmente nos seguintes cenários:
  1. Otimização do número de estafetas, em que se pretende minimizar o número de estafetas para a entrega do maior número de pedidos, num dia.
  2. Otimização do lucro da empresa, em que se pretende maximizar o lucro da empresa para a entrega do maior número de pedidos, num dia, pelos estafetas selecionados.
  3. Otimização das entregas expresso, cujo objetivo principal é minimizar o tempo médio previsto das entregas expresso a serem realizadas num dia.



# Descrição das soluções

# Formalização – Cenário 1

- ▶ Para abordar o cenário 1, começamos por ordenar o vetor de carrinhas por ordem decrescente de tamanho e o vetor de encomendas por ordem crescente de volume e peso, respetivamente. Isto permite-nos organizar os objetos com que vamos trabalhar neste cenário, tendo em conta o objetivo final.
- ▶ Depois, iteramos as carrinhas e vimos se a carrinha podia aceitar mais peso e volume, para alocar mais encomendas, e caso isso fosse possível, colocávamos-lhe a encomenda de menor peso, ou, se, não fosse possível, a de menor volume.
- ▶ Com isso, conseguimos alocar as encomendas todas nas carrinhas, e, graças à organização inicial dos vetores, minimizamos o número de estafetas na operação.



# Descrição de algoritmos relevantes

## – Cenário 1

- ▶ Neste cenário, só usamos um algoritmo : algoritmo *greedy*.
- ▶ Este tipo de algoritmo é aplicável a problemas de otimização, como é o deste cenário, que se trata de uma minimização, daí a nossa opção por este algoritmo específico.
- ▶ No código abaixo, podemos ver a utilização deste mesmo algoritmo.

```
//Avaliar se a carrinha tem mais volume ou peso
if ((*itrcar).volMax >= (*itrcar).pesoMax) {
    //Avaliar se a carrinha consegue aceitar a encomenda de menor peso
    if (!aceitaEncomendas(itrcar, pesos, itrpes, estado, pedidos)) {
        //Avaliar se a carrinhas consegue aceitar a encomenda de menor volume caso, não consiga a de menor peso
        if (!aceitaEncomendas(itrcar, volumes, itrvol, estado, pedidos)) {
            itrcar++;
            //Caso ainda haja carrinhas, passar o pedido para o próximo
            if (itrcar != carrinhas.end()) estafetas++;
            itrcar--;
        }
    }
}
```

# Análise das complexidades – Cenário 1

- ▶ Neste cenário, a nossa solução tem uma complexidade de temporal de  $O(n \log n)$  e uma complexidade espacial de  $O(1)$ .
- ▶ A complexidade espacial é  $O(1)$  uma vez que não depende do tamanho do input, sendo constante qualquer que seja o input do utilizador.
- ▶ A complexidade temporal é  $O(n \log n)$ , pois temos um ciclo *while* dentro de um ciclo de  $n$  iterações (neste caso, temos um ciclo *while* dentro de um ciclo *for*).



# Resultados empíricos – Cenário 1

- ▶ Os resultados que o nosso algoritmo produziu foram 22 estafetas, que pensamos que é o mínimo possível para este cenário.
- ▶ Inicialmente, o nosso resultado estava a ser de 24 estafetas mas, após melhorarmos a eficiência do nosso algoritmo, conseguimos alcançar o resultado de 22 estafetas para 450 encomendas (as originais que se encontram no dataset *encomendas.txt* fornecido).



# Formalização – Cenário 2

- ▶ De modo semelhante ao cenário 1, começamos por organizar os vetores tendo em conta os mesmos critérios.
- ▶ Criamos a função abaixo, que nos permite avaliar se uma carrinha é rentável ou não, e se deve ser usada.
- ▶ Iteramos as carrinhas e, caso a carrinha em questão tivesse espaço para levar a encomenda, avaliávamos se ela é rentável com a função abaixo. Com isto, conseguimos maximizar o lucro da empresa.

```
//Avaliar se a carrinha atual é rentável ou se não deve ser usada
bool avaliarRentabilidade(vector<carrinha>::iterator &itrcar, int &receitadiaria, int &receita, int &custo){
    if(receitadiaria <= (*itrcar).custo){
        custo -= (*itrcar).custo;
        return true;
    }
    receita += receitadiaria;
    receitadiaria = 0;
    return false;
}
```



# Descrição de algoritmos relevantes

## – Cenário 2

- ▶ Neste cenário, á semelhança do primeiro, abordamos o problema com o algoritmo greedy.
- ▶ Como se tratava de um problema de maximização, achamos que era o algoritmo mais adequado a usar.
- ▶ Em baixo, temos um exemplo do algoritmo *greedy* no código:

```
else {  
    //Avaliar se a carrinha consegue AINDA aceitar a encomendar de menor volume  
    if (!aceitaEncomendas2(itrcar, volumes, itrvol, estado, pedidos, receiptadiaria)) {  
        //Avaliar se a carrinhas consegue AINDA aceitar a encomenda de menor volume caso, não consiga a de menor peso  
        if (!aceitaEncomendas2(itrcar, pesos, itrpes, estado, pedidos, receiptadiaria)) {  
            if (avaliarRentabilidade(itrcar, receiptadiaria, receita, custo)) break;  
            itrcar++;  
            //Caso ainda haja carrinhas, passar o pedido para o próximo  
            if (itrcar != carrinhas.end()) custo += (*itrcar).custo;  
            itrcar--;  
        }  
    }  
}
```

# Análise das complexidades – Cenário 2

- ▶ Neste cenário, a nossa solução tem uma complexidade de temporal de  $O(n \log n)$  e uma complexidade espacial de  $O(1)$ .
- ▶ A complexidade espacial é  $O(1)$  uma vez que não depende do tamanho do input, sendo constante qualquer que seja o input do utilizador.
- ▶ A complexidade temporal é  $O(n \log n)$ , pois temos um ciclo *while* dentro de um ciclo de  $n$  iterações (neste caso, temos um ciclo *while* dentro de um ciclo *for*).



# Resultados empíricos – Cenário 2

- ▶ Obtivemos o resultado final de 156822 euros de lucro da empresa.
- ▶ Foi o melhor valor que conseguimos obter, uma vez que na nossa abordagem inicial apenas obtínhamos um lucro de 102 euros, e, após algumas alterações, conseguimos atingir esse valor.



# Formalização – Cenário 3

- ▶ Neste cenário, começamos por organizar as encomendas num vetor por ordem crescente de duração, uma vez que é a característica que nos interessa neste caso.
- ▶ Definimos um variável inteira  $\text{timeleft} = 28800$  ( $8 \times 60 \times 60$ ), que é o número de segundos em que se pode realizar entregas expresso (das 9:00 até às 17:00).
- ▶ Depois, iteramos o nosso vetor de encomendas, decrementando a variável  $\text{timeleft}$  no tempo que a encomenda em questão demora a entregar e incrementando o nosso contador de encomendas.
- ▶ Caso o tempo para entregas expresso fosse esgotado ( $\text{timeleft} \leq 0$ ), incrementávamos o  $\text{timeleft}$  no tempo que a encomenda demora a entregar, decrementando o nosso contador de encomendas.



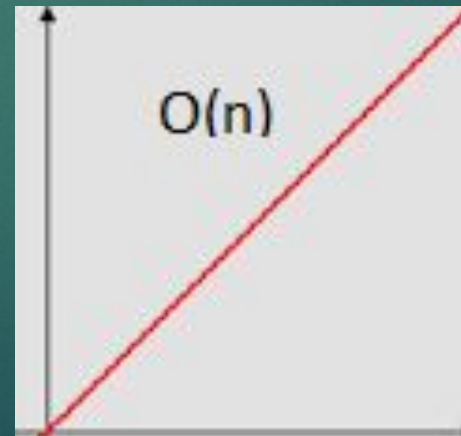
# Descrição de algoritmos relevantes

## – Cenário 3

- ▶ Neste cenário, não usamos nenhum algoritmo relevante, tendo sido usada uma abordagem mais rudimentar, em que procuramos obter o objetivo final sem ter em conta os meios.

# Análise das complexidades – Cenário 3

- ▶ Neste cenário, a nossa solução tem uma complexidade de temporal de  $O(n)$  e uma complexidade espacial de  $O(1)$ .
- ▶ A complexidade espacial é  $O(1)$  uma vez que não depende do tamanho do input, sendo constante qualquer que seja o input do utilizador.
- ▶ A complexidade temporal é  $O(n)$ , pois temos um ciclo de  $n$  iterações (neste caso, um ciclo *for*).



# Resultados empíricos – Cenário 3

- ▶ Neste caso, obtivemos o valor de 231,065 segundos de tempo médio de entrega das entregas expresso.
- ▶ Este valor foi obtido logo na nossa primeira abordagem e, devido a alguma falta de tempo e ao facto de termos investido mais tempo nos restantes cenários, acabamos por não tentar melhorar.
- ▶ No entanto, achamos que obtivemos um valor próximo do tempo médio mínimo que se poderia obter

# Solução algorítmica a destacar

- ▶ Resolvemos destacar o nosso algoritmo para o cenário 1, que achamos que foi o mais bem conseguido no nosso trabalho.
- ▶ Outro aspeto pelo qual o destacamos é o facto de mostrar perfeitamente a utilização do algoritmo greedy, com uma série de if's, que permitiram fazer a melhor escolha local em cada caso.

```
if(cenario == 1){  
  
    //Ordenar as carrinhas por ordem DECRESCENTE de tamanho  
    sort(carrinhas.begin(), carrinhas.end(), compareCarrinhas);  
    //Ordenar as encomendas por ordem CRESCENTE de volume  
    sort(volumes.begin(), volumes.end(), compareEncomendasVolume);  
    //Ordenar as encomendas por ordem CRESCENTE de peso  
    sort(pesos.begin(), pesos.end(), compareEncomendasPeso);  
  
    //Declaração de variáveis para acompanhar o número de pedidos e de estafetas, bem como o andamento das carrinhas  
    int estafetas = 1;  
    int pedidos = 0;  
    auto itrvol = volumes.begin();  
    auto itrpes = pesos.begin();  
  
    //Iterar todas as carrinhas  
    for(auto itrcar = carrinhas.begin(); itrcar != carrinhas.end(); itrcar++){  
  
        //Caso as encomendas já tenham chegado ao fim, acabar o ciclo  
        if(itrpes == pesos.end() || itrvol == volumes.end()){  
            break;  
        }  
  
        //Avaliar se a carrinha tem mais volume ou peso  
        if ((*itrcar).volMax >= (*itrcar).pesoMax) {  
            //Avaliar se a carrinha consegue aceitar a encomenda de menor peso  
            if (!aceitaEncomendas(itrcar, pesos, itrpes, estado, pedidos)) {  
                //Avaliar se a carrinha consegue aceitar a encomenda de menor volume caso, não consiga a de menor peso  
                if (!aceitaEncomendas(itrcar, volumes, itrvol, estado, pedidos)) {  
                    itrcar++;  
                }  
            }  
        }  
    }  
}
```

```
        if (itrcar != carrinhas.end()) estafetas++;  
        itrcar--;  
    }  
}  
else {  
    //Avaliar se a carrinha consegue aceitar a encomenda de menor volume  
    if (!aceitaEncomendas(& itrcar, & volumes, & itrvol, & estado, & pedidos)) {  
        //Avaliar se a carrinha consegue aceitar a encomenda de menor volume caso, não consiga a de menor peso  
        if (!aceitaEncomendas(& itrcar, & pesos, & itrpes, & estado, & pedidos)) {  
            itrcar++;  
            //Caso ainda haja carrinhas, passar o pedido para o próximo  
            if (itrcar != carrinhas.end()) estafetas++;  
            itrcar--;  
        }  
    }  
}  
//Atualizar o iterador do vetor-prioridade dos pesos até que apareça uma encomenda que não foi aceite  
while (itrpes != pesos.end() && estado[(*itrpes).cod] == 1){  
    itrpes++;  
}  
//Atualizar o iterador do vetor-prioridade dos pesos até que apareça uma encomenda que não foi aceite  
while (itrvol != volumes.end() && estado[(*itrvol).cod] == 1){  
    itrvol++;  
}  
}  
//Gerar os resultados  
if (pedidos == 0) estafetas = 0;  
cout << "Estafetas: " << estafetas << endl;  
cout << "Pedidos: " << pedidos << endl;
```



# Principais dificuldades e esforço de cada elemento do grupo

- ▶ Na nossa ótica, a principal dificuldade encontrada foi, indiscutivelmente, a implementação do cenário 2, que nos pareceu um pouco mais complexo do que os restantes e nos levou um pouco mais de tempo a concretizar.
- ▶ Quanto ao esforço de cada elemento do grupo, pensamos que o trabalho foi bem distribuído entre nós e que todos tivemos um desempenho semelhante, sendo que cada um cumpriu na íntegra a tarefa que lhe foi designada.

FIM