



T1 - Logística Urbana para Entrega de Mercadorias

L.EIC016 - Desenho de Algoritmos

Grupo 106

Ana Silva (up202004380), Tomás Carmo(up202007590) e Tomé Cunha(201904710)



Problema

Este projeto procura abordar o problema de otimização de uma empresa de entregas de mercadoria.

Consiste em criar e implementar uma plataforma de gestão da empresa de logística urbana, com o objetivo de tornar a sua operação o mais eficiente possível.

De forma a :

- Otimizar o número de estafetas a ser utilizados de modo a entregar o máximo número de pedidos num dia.
- Otimizar o lucro da empresa, selecionando os estafetas mais lucrativos.
- Otimizar as entregas expresso de modo a minimizar o tempo médio de



Cenário 1 - Formalização

Dados de Entrada:

E: conjunto de estafetas com capacidade de volume ve , peso we

P: conjunto de encomendas com volume vp , peso wp , recompensa rp

Variáveis de decisão:

ne : número de estafetas

e : estafeta usado

I : conjunto finito de itens

Objetivo:

$$\min \sum_{j=0}^{ne} e_j$$

Restrições:

$$\sum_{i \in I}^{np} vp(i)p_{ij} \leq ve_j, \forall j \in \{0, \dots, ne\}$$

$$\sum_{i \in I}^{np} wp(i)p_{ij} \leq we_j, \forall j \in \{0, \dots, ne\}$$

$$e_j \in \{0, 1\}, \forall j \in \{0, \dots, ne\}$$

$$p_{ij} \in \{0, 1\}, \forall i \in I, j \in \{0, \dots, ne\}$$

Cenário 1 - Descrição de algoritmos relevantes

No cenário 1, escolhemos uma variação algoritmo de bin packing, first-fit decreasing:

- organiza os vetores de estafetas e encomendas por ordem decrescente;
- percorre todas as encomendas e por cada encomenda percorre os estafetas com carga, adicionando-a ao primeiro que caiba;
- se a encomenda não couber em qualquer estafeta já com carga usamos um novo estafeta;

```
1 int firstFit(vector<Truck> &trucks, vector<Package> &packages){
2     int counter = 0;
3     int tNum = trucks.size();
4     // Try to fit the first bin, if full jump to next
5     for(int i = 0; i < packages.size(); i++) {
6         int j;
7         for (j = 0; j < counter; j++) {
8             if (trucks.at(j).getWeightCap() >= packages.at(i).getWeight() &&
9                 trucks.at(j).getVolumeCap() >= packages.at(i).getVolume()) {
10                 trucks.at(j).addPackage(packages.at(i));
11                 break;
12             }
13         }
14         if(j == counter && tNum > 0) {
15             trucks.at(counter).addPackage(packages.at(i));
16             tNum--;
17             counter++;
18         }
19     }
```

```
1 int firstFitDecreasing(vector<Truck> &trucks, vector<Package> &packages) {
2     // First Fit Decreasing Algorithm
3     // Sort the input sequences placing large items first
4     sort(packages.begin(), packages.end(), comparePackages);
5     sort(trucks.begin(), trucks.end(), compareTrucks);
6
7     return firstFit(trucks,packages);
8 }
9
10
11
12
13
14
15
16
17
18
19
```



Cenário 1 - Análise de Complexidade

Seja “n” o número de estafetas e “m” o número de encomendas:

Algoritmo first-fit-decreasing:

- Análise temporal: $O(n \cdot \log(n) + m \cdot \log(m) + m \cdot n^2) = O(m \cdot n^2)$
- Análise espacial: $O(n + m)$



Cenário 1 - Resultados empíricos

Com a nossa implementação do algoritmo first-fit-decreasing, o mínimo número de estafetas possível foi 22. Achamos que é o número mais baixo que se consegue obter.

```
1 C:\Users\tomas\OneDrive\Documentos\GitHub\Proj-DA\cmake-build-debug\Proj_DA.exe
2 CENARIO 1:
3 - Estafetas Utilizados: 22
4
5 Process finished with exit code 0
```



Cenário 2 - Formalização

Dados de entrada:

E: conjunto de estafetas com capacidade de volume ve , peso we , e custo ce ;

P: conjunto de encomendas com volume vp , peso wp , e recompensa rp ;

Variáveis de decisão:

np : número de encomendas

ne : número de estafetas

Objetivo:

maximizar $rp_i p_{ij} - ce_j e_j, \forall i \in \{0, \dots, np\} \forall j \in \{0, \dots, ne\}$

Restrições:

$$\sum_{i \in I}^{np} vp(i) p_{ij} \leq ve_j, \forall j \in \{0, \dots, ne\}$$

$$\sum_{i \in I}^{np} wp(i) p_{ij} \leq we_j, \forall j \in \{0, \dots, ne\}$$

Cenário 2 - Descrição de algoritmos relevantes

No cenário 2, escolhemos novamente o algoritmo first-fit decreasing:

- organizamos os vetores de estafetas e encomendas por ordem decrescente de recompensa e custo respetivamente;
- percorre as encomendas e por cada encomenda percorre os estafetas com carga, adicionando-a ao primeiro que caiba e somando o lucro;
- se a encomenda não couber em qualquer estafeta já com carga usamos um novo estafeta, subtraindo o custo do mesmo;

```
int maximizeProfit(vector<Package> &packages, vector<Truck> &trucks){
    sort(packages.begin(), packages.end(), compareReward);
    sort(trucks.begin(), trucks.end(), compareCost);

    int counter = 0; int profit = 0;
    int tNum = trucks.size();
    for(int i = 0; i < packages.size(); i++) {
        int j;
        for (j = 0; j < counter; j++) {
            if (trucks.at(j).getWeightCap() >= packages.at(i).getWeight() &&
                trucks.at(j).getVolumeCap() >= packages.at(i).getVolume()) {
                trucks.at(j).addPackage(packages.at(i));

                profit += packages.at(i).getReward();
                break;
            }
        }
        if(j == counter && tNum > 0) {
            trucks.at(counter).addPackage(packages.at(i));
            profit += packages.at(i).getReward(); profit -= trucks.at(i).getCost();
            tNum--;
            counter++;
        }
    }

    return profit;
}
```




Cenário 2 - Análise das complexidades

Seja “n” o número de estafetas e “m” o número de encomendas:

Algoritmo adaptado de first-fit-decreasing:

- Análise temporal: $O(n\log(n)+m\log(m)+m*n^2) = O(m*n^2)$
- Análise espacial: $O(n+m)$



Cenário 2 - Resultados empíricos

O nosso algoritmo, adaptado do cenário 1 obteve-nos um lucro de 16136, não tendo muitas comparações com outros algoritmos devido à falta de tempo uma vez que tivemos mais dificuldade na implementação do mesmo.

```
C:\Users\tomas\OneDrive\Documentos\GitHub\Proj-DA\cmake-build-debug\Proj_DA.exe
```

```
CENARIO 2:
```

```
- Lucro: 16136 euros
```

```
Process finished with exit code 0
```



Cenário 3 - Formalização

Dados de entrada:

P: conjunto de pedidos expresso com volume v_p , peso w_p , e tempo estimado de entrega tp ;

Variáveis de decisão:

T: total de horas por dia

k: número de entregas somadas

Objetivo:

$$\min \left(\sum_{i=0}^{np} tp_i \right) / k$$

Restrições:

$$\sum_{i=0}^{np} tp_i \leq T$$



Cenário 3 - Descrição de algoritmos relevantes

No cenário 3 usamos um algoritmo greedy chamado job scheduling que faz o seguinte, adaptado para o nosso problema :

- organiza as encomendas por duração por ordem crescente.
- percorre o vetor de encomendas somando todas as durações possíveis sem que ultrapasse o horário de trabalho.

```
1 int maximizeExpress(vector<Package> &packages){
2     sort(packages.begin(), packages.end(), compareDuration);
3
4     int timeleft = 28800;
5     int counter = 0;
6
7     for (auto p : packages) {
8         timeleft -= p.getDuration();
9         counter += 1;
10
11
12         if (timeleft <= 0) {
13             timeleft += p.getDuration();
14             counter -= 1;
15         }
16     }
17
18     //cout << "Encomendas: " << counter << endl;
19     return 28800-timeleft;
20 }
```



Cenário 3 - Análise das complexidades

Seja “n” o número de encomendas:

Algoritmo Job-Scheduling:

- Análise temporal: $O(n\log(n)+n) = O(n\log(n))$
- Análise espacial: $O(n)$



Cenário 3 - Resultados empíricos

Como resultado, neste cenário, obtivemos que o tempo médio de entrega de uma entrega expresso é 161 segundos.

Este valor foi o mínimo valor que nós, como grupo conseguimos obter.

```
C:\Users\tomas\OneDrive\Documentos\GitHub\Proj-DA\cmake-build-debug\Proj_DA.exe
CENARIO 3:
- Tempo Medio de Entrega Num Dia: 161 segundos

Process finished with exit code 0
```



Solução algorítmica a destacar

A solução algorítmica que decidimos destacar neste projeto é a do cenário 1, pois é um algoritmo simples mas muito eficaz que nos deu o resultado pretendido.

Definitivamente poupou-nos tempo na implementação comparado com os outros cenários.



Principais dificuldade e esforço de cada elemento do grupo

Como grupo, encontramos a maior dificuldade na implementação do cenário 2:

- Foram analisadas várias formas de implementação, mas encontramos um impasse no que toca à passagem dos dados para função

Quanto ao esforço de cada elemento do grupo o trabalho foi dividido de forma igual e todos cumpriram com a sua obrigação.