





DESCOBRINDO AS MENORES DISTÂNCIAS ENTRE DIVERSAS CIDADES COM PYTHON.

BETANIA S. C. CAMPELLO

ORIENTADOR: WASHINGTON A. OLIVEIRA

CO ORIENTADORA: CARLA T. L. S. GHIDINI

Introdução

O QUE É A PESQUISA OPERACIONAL? PROBLEMA DO CAIXEIRO VIAJANTE.

O QUE É A PESQUISA OPERACIONAL?

- √ É um ramo interdisciplinar da matemática aplicada.
- ✓ Faz uso de modelos matemáticos, estatísticos e de algoritmos na ajuda à tomada de decisão.
- ✓ Busca otimizar um processo, isto é, visa encontrar o melhor resultado a partir de determinadas características do problema.

Por exemplo:

✓ Problema do caixeiro viajante — busca de uma rota para visitar todas as cidades sem visitar a mesma cidade duas vezes com o mínimo custo possível.















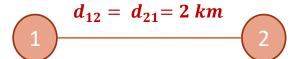


As cidades são representadas por **NÓS** .









3





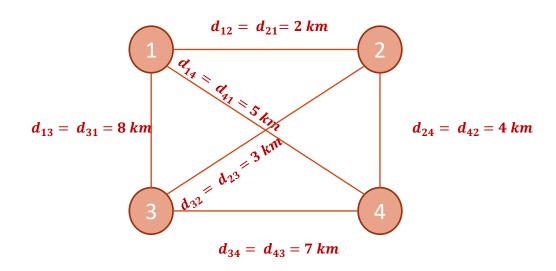


Os possíveis caminhos são representados por arestas

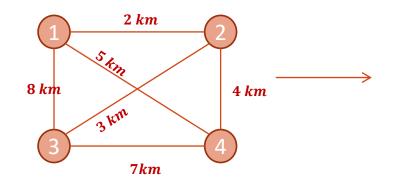
3







Matriz de distâncias:

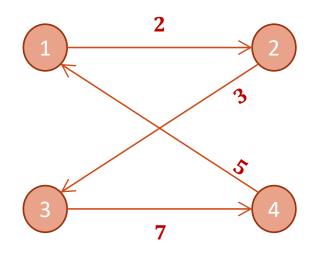


nó	1	2	3	4
1	∞	2	8	5
2	2	∞	3	4
3	8	3	∞	7
4	5	4	7	∞



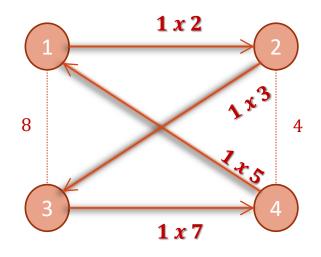
Existem (n-1)! possíveis trajetos: Neste exemplo: (4-1)! = 3! = 6

1º exemplo de trajeto



TRAJETO: ✓ 1 - 2 - 3 - 4 - 1 *DISTÂNCIA:* 2 + 3 + 7 + 5 = 17

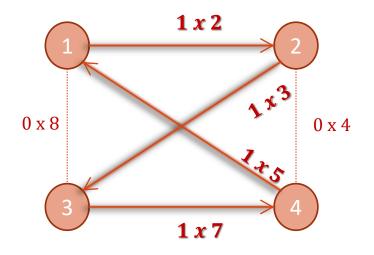
1⁰



As arestas em destaque são as arestas ou caminhos **ATIVOS**.

Posso multiplicar as distâncias das arestas ativas pelo número 1.

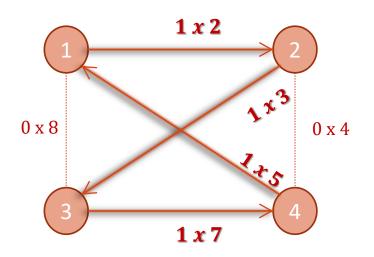
1º



As arestas não destacadas são arestas ou caminhos **INATIVOS**. Indicam que aquele caminho **NÃO** deve ser feito.

Posso multiplicar as distâncias das arestas inativas pelo número 0.

1⁰



Depois basta somar todas as distâncias das arestas para encontrar a distância total do trajeto.

1º

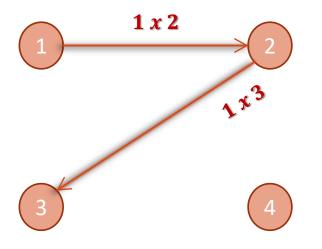


Distância: (1 x 2) + ...



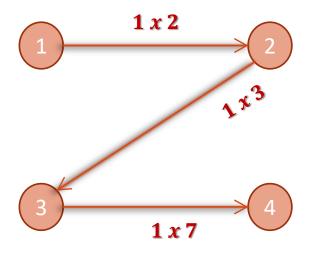


1º



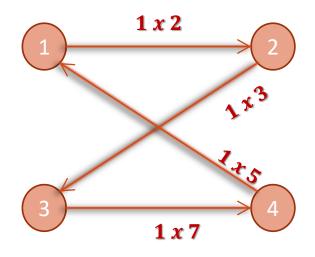
Distância: (1 x 2) + (1 x 3) + ...

1º



Distância: $(1 \times 2) + (1 \times 3) + (1 \times 7) + ...$

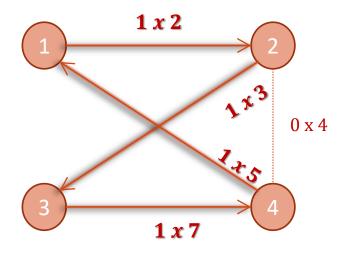
1º



Distância:

 $(1 \times 2) + (1 \times 3) + (1 \times 7) + (1 \times 5) + \dots$

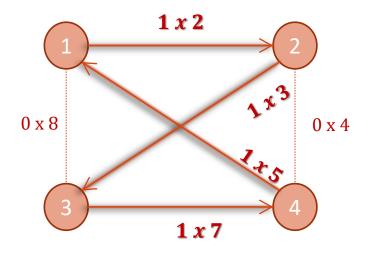
1º



Distância:

$$(1 \times 2) + (1 \times 3) + (1 \times 7) + (1 \times 5) + (0 \times 4) + \dots$$

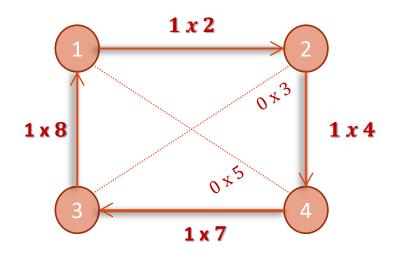
1º



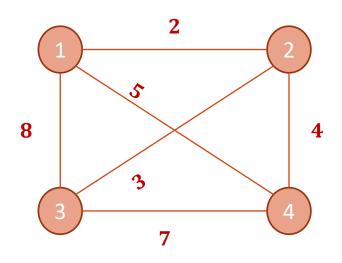
Distância:

$$(1 \times 2) + (1 \times 3) + (1 \times 7) + (1 \times 5) + (0 \times 4) + (0 \times 8) = 17$$

2º exemplo de trajeto



- ✓ TRAJETO: 1-2-4-3-1
- ✓ DISTÂNCIA: (1x 2) + (1x 4) + (1 x 7) + (1x 8) + (0 x 5) + (0 x 3) = 21



Existem (n-1)! possíveis caminhos: (4-1)! = 3! = 6

TRAJETO:

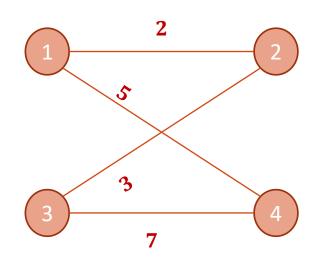
DISTÂNCIA:

$$2 + 3 + 7 + 5 = 17$$

$$2 + 4 + 7 + 8 = 21$$

$$8 + 3 + 4 + 5 = 20$$

$$5 + 7 + 3 + 2 = 17$$



Existem (n-1)! possíveis caminhos: (4-1)! = 3! = 6

TRAJETO:

- 1. 1-2-3-4-1
- 2. 1-2-4-3-1
- **3.** 1 3 2 4 1
- **4**. 1 3 4 2 1
- *5.* 1 4 2 3 -1
- **6.** 1 4 3 2 1

DISTÂNCIA:

$$2+3+7+5=17$$

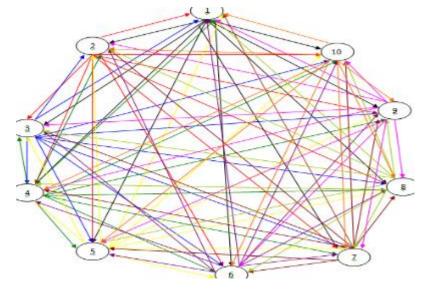
$$2 + 4 + 7 + 8 = 21$$

$$8 + 3 + 4 + 5 = 20$$

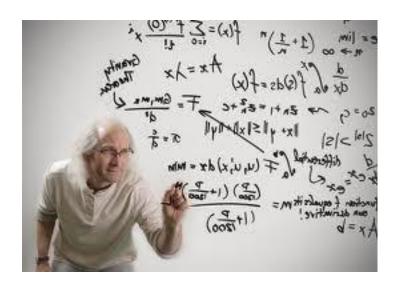
$$8 + 7 + 4 + 2 = 21$$

$$5+7+3+2=17$$

Para problemas pequenos, é possível obter a solução ótima por busca exaustiva (força bruta). Porém, imagine uma situação onde temos 200 ou 1.000 cidades a serem percorridas, isso significa (1.000 - 1)! caminhos possíveis.



Não é necessário fazer os cálculos por força bruta. Existem algoritmos que encontram a melhor solução a partir de um modelo matemático.



Resultado deste problema com algoritmos que encontram a melhor solução a partir de um modelo matemático.

Trajeto: [0, 1, 2, 3, 0]

Distancia total: 17

Tempo de execucao: 0:00:00.022000

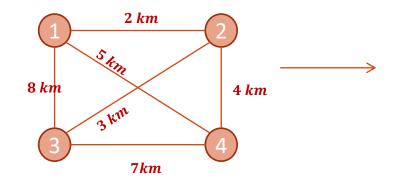
Modelo matemático consiste em:

✓ PARÂMETROS DO MODELO



Modelo matemático consiste em:

✓ PARÂMETROS DO MODELO



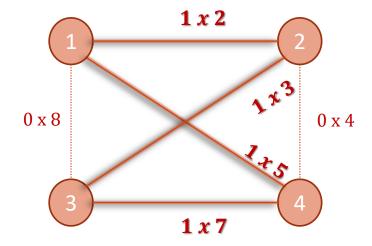
Matriz de distâncias:

nó	1	2	3	4
1	∞	2	8	5
2	2	∞	3	4
3	8	3	∞	7
4	5	4	7	∞

- ✓ PARÂMETROS DO MODELO
- **✓ VARIÁVEIS DE DECISÃO**



- ✓ PARÂMETROS DO MODELO
- **✓ VARIÁVEIS DE DECISÃO**



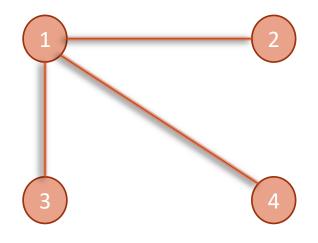
- ✓ PARÂMETROS DO MODELO
- ✓ VARIÁVEIS DE DECISÃO
- **✓** OBJETIVO



- ✓ PARÂMETROS DO MODELO
- ✓ VARIÁVEIS DE DECISÃO
- ✓ OBJETIVO
- **✓** RESTRIÇÕES



- ✓ PARÂMETROS DO MODELO
- ✓ VARIÁVEIS DE DECISÃO
- ✓ OBJETIVO
- **✓** RESTRIÇÕES





Programas para Otimização Usando Linguagem Python

SOLVER: GLPK, CPLEX

Solver

- ✓ É um programa para otimização.
- ✓ Usa algoritmos eficientes para a busca da solução ótima dado o modelo matemático.



GLPK

- ✓ Open Sourse
- ✓ Fácil de instalar
- ✓ Limitado

https://github.com/coin-or/pulp

CPLEX

- ✓ Versão gratuita para estudantes
- ✓ Versão gratuita para provar
- ✓ Bastante robusto

https://www.ibm.com/developerworks/community/blogs/jfp/entry/cplex_studio_in_ibm_academic_initiative?lang=en

https://www.ibm.com/developerworks/community/blogs/jfp/entry/Solving_Sudoku_In_Python_With_DOcplex?lang=en



✓ Passo 1: Criando o objeto

Objeto 1

Parâmetros 2 Variáveis de Decisão 3 Função Objetivo 4 Restrições 5 Resolução 6 Solução 7

```
from docplex.mp.context import DOcloudContext
from docplex.mp.model import Model

docloud_context = DOcloudContext()
model = Model('Final33', docloud_context=docloud_context)
```

✓ Passo 2: Definindo os parâmetros - Matriz de distâncias

```
Obieto 1
       Parâmetros 2
Variáveis de Decisão 3
    Função Objetivo 4
         Restrições 5
         Resolução 6
            Solução 7
```

```
#MATRIZ DE DISTANCIA
d ij = [[1000000000, 625,
                                       1734,
                                                     2791.
                                                                  2040.
                                                                               2702.
                                                                                            2121,
                                                                                                         2510,
                                                                                                                       3382
                                                                                                                                   ],
                                                                               2242,
                                                                                            1659,
                                                                                                        1952,
                                                                                                                       2922
         [625,
                       10000000000.
                                       1273,
                                                     2330,
                                                                  1580,
                                                                                                                                   1,
        [1734,
                      1273,
                                       10000000000.
                                                     1060,
                                                                  308,
                                                                               1030,
                                                                                             654,
                                                                                                        1422,
                                                                                                                       1637
         [2791,
                       2330,
                                       1060,
                                                     1000000000, 775,
                                                                                             854,
                                                                                                        1512,
                                                                                                                       566
                                                                               346,
                                                                  1000000000,
         [2040,
                      1580,
                                       308,
                                                     775,
                                                                                             656,
                                                                                                        1484,
                                                                                                                       1300
                                                                               898,
        [2702,
                      2242,
                                       1030.
                                                     346.
                                                                  898,
                                                                               10000000000.
                                                                                            699.
                                                                                                         1303.
                                                                                                                       677
        [2121,
                      1659,
                                       654,
                                                     854,
                                                                  656,
                                                                               699,
                                                                                            1000000000,853,
                                                                                                                       1330
        [2510,
                      1952,
                                       1422,
                                                                  1484,
                                                                                             853,
                                                                                                         10000000000,
                                                                                                                       1792
                                                     1512,
                                                                               1303,
        [3382,
                       2922,
                                       1637,
                                                     566,
                                                                  1300,
                                                                               677,
                                                                                            1330,
                                                                                                        1792,
                                                                                                                       1000000000 11
```

V

Passo 3: Definindo as variáveis de decisão

Relembrando:

Objeto 1 Parâmetros 2

Variáveis de Decisão 3

Função Objetivo 4

Restrições 5

Resolução 6

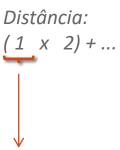
Solução 7

Definindo a VARIÁVEL:



3





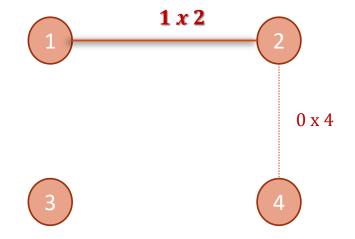
Objeto 1 Parâmetros 2

Variáveis de Decisão 3

Função Objetivo 4 Restrições 5 Resolução 6 Solução 7

1 se a aresta está ativa, ou seja, se o percurso (i , j) deve ser feito...

Definindo a VARIÁVEL:



Distância: (1 x 2) + (0 x 4)

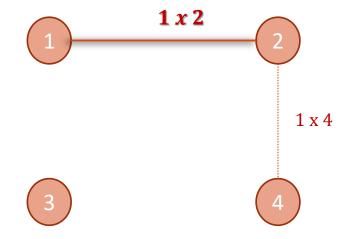
e zero caso a aresta não seja ativa, ou seja, o caminho (i,j) não deve ser feito.

Objeto 1
Parâmetros 2

Variáveis de Decisão 3

Função Objetivo 4 Restrições 5 Resolução 6 Solução 7

Definindo a VARIÁVEL:



Distância: (1 x 2) + (0 x 4)

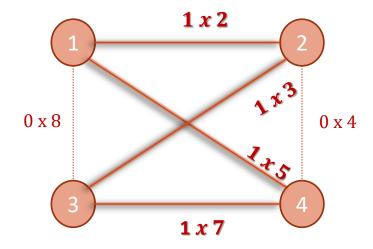
Este valor (zero ou um) será a variável que o solver deverá calcular. Chamamos esta variável de X_{ii}

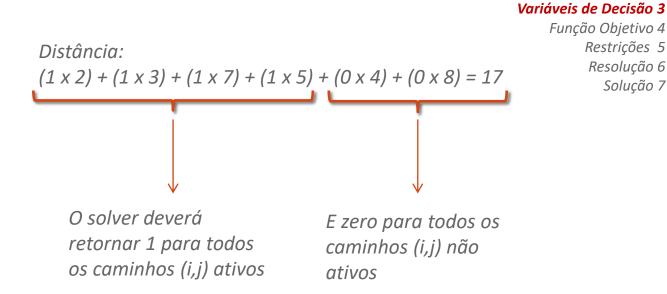
Objeto 1 Parâmetros 2

Variáveis de Decisão 3

Função Objetivo 4 Restrições 5 Resolução 6 Solução 7

Definindo a VARIÁVEL:





Objeto 1

Parâmetros 2

Resolução 6

Solução 7

Função Objetivo 4 Restrições 5

Representando em Python as VARIÁVEIS DE DECISÃO: CUIDADO! Em DOCPLEX não é possível representar as variáveis de decisão com bibliotecas tipo Numpy

```
Objeto 1
Parâmetros 2
Variáveis de Decisão 3
Função Objetivo 4
Restrições 5
Resolução 6
Solução 7
```



✓ Passo 4:

Definindo o OBJETIVO: Nosso objetivo é fazer o percurso com a menor distância possível, isto é, o somatório de todas as arestas (ativas e inativas) multiplicado pela correspondente distância deve ser o menor valor possível:

Minimize: $\sum_{i=0}^{N} \sum_{i=0}^{N} X_{ii} d_{ii}$

Obieto 1 Parâmetros 2 Variáveis de Decisão 3

Função Objetivo 4

Restrições 5 Resolução 6 Solução 7

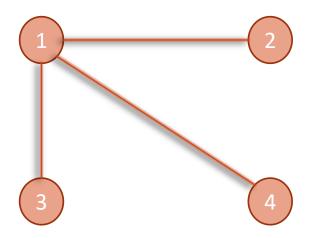
Representando em Python a FUNÇÃO OBJETIVO:

Minimize: $\sum_{i=0}^{N} \sum_{j=0}^{N} X_{ij} d_{ij}$



Objeto 1
Parâmetros 2
Variáveis de Decisão 3
Função Objetivo 4
Restrições 5
Resolução 6
Solução 7

✓ Passo 5: Definindo as restrições





Objeto 1 Parâmetros 2 Variáveis de Decisão 3 Função Objetivo 4

> **Restrições 5** Resolução 6

> > Solução 7

Definindo as restrições:

Para todo i:

$$\sum_{J=0}^{N} (\mathbf{x_{ij}}) = 1$$

Para todo j:

$$\sum_{i=0}^{N} (\mathbf{x_{ii}}) = 1$$

Objeto 1 Parâmetros 2 Variáveis de Decisão 3 Função Objetivo 4

Restrições 5Resolução 6
Solução 7

Para todo i:

$$\sum_{J=0}^{N}(\mathbf{x_{ij}})=1$$



```
Objeto 1
Parâmetros 2
Variáveis de Decisão 3
Função Objetivo 4
Restrições 5
Resolução 6
```

Solução 7

```
for I in range(0, num_cidades):
    model.add_constraint(model.sum([x_ij[I][J] for J in range(0,num_cidades)]) == 1)
```

Para todo j:

$$\sum_{i=0}^{N} (\mathbf{x_{ij}}) = 1$$





```
for J in range(0, num_cidades):
    model.add_constraint(model.sum([x_ij[I][J] for I in range(0, num_cidades)]) == 1)
```

Sub rotas:

Objeto 1 Parâmetros 2 Variáveis de Decisão 3 Função Objetivo 4 Restrições 5

Resolução 6 Solução 7





Evitando Sub rotas:

```
Objeto 1
Parâmetros 2
Variáveis de Decisão 3
Função Objetivo 4
Restrições 5
Resolução 6
Solução 7
```

```
#RESTRICAO DE SUBROTA
for subrota in range(3, num_cidades / 2 + 1):
    combinacao = list(itertools.permutations(range(num_cidades), subrota - 1))
    for item in combinacao:
        arestas = list(itertools.permutations(item, 2))
        model.add_constraint(model.sum([x_ij[c[0]][c[1]]for c in arestas]) <= (subrota - 2))</pre>
```

✓ Passo 6: Resolvendo o modelo

Objeto 1 Parâmetros 2 Variáveis de Decisão 3 Função Objetivo 4 Restrições 5 **Resolução 6** Solução 7

model.solve()

✓ Passo 7: Obtendo a solução das variáveis.

```
Objeto 1
Parâmetros 2
Variáveis de Decisão 3
Função Objetivo 4
Restrições 5
Resolução 6
Solução 7
```

✓ Obtendo a solução da função objetivo.

Objeto 1 Parâmetros 2 Variáveis de Decisão 3 Função Objetivo 4 Restrições 5 Resolução 6 **Solução 7**

#OBTENDO A FUNCAO OBJETIVO model.print solution()

✓ Resultado final:

```
objective: 8189

x_ij_5_8=1

x_ij_4_2=1

x_ij_1_7=1

x_ij_6_5=1

x_ij_0_1=1

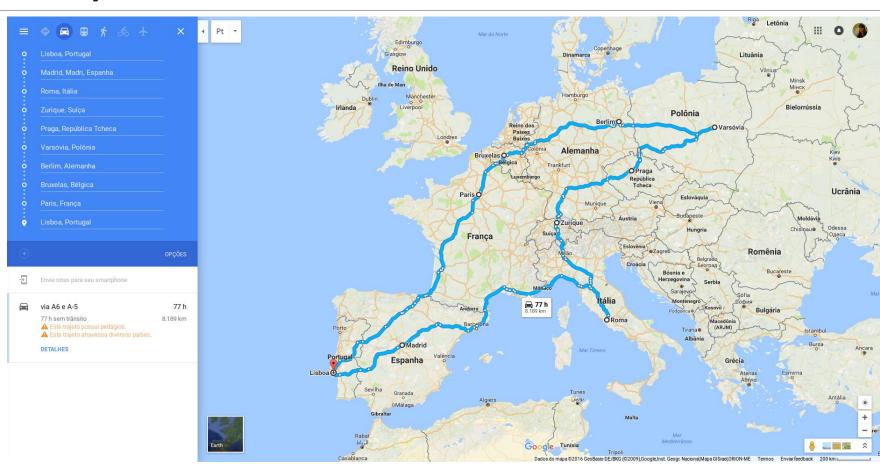
x_ij_8_3=1

x_ij_7_6=1

x_ij_2_0=1

x_ij_3_4=1
```

Solucao Matriz de caminhos
[[0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],
[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0],
[1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],
[0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 0],
[0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0],
[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1],
[0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, 0],
[0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0],
[0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0]]



- ✓ Problemas de entrega de mercadorias.
- ✓ Fabricação de placas de circuito eletrônico
- ✓ Raio X cristalográfico (análise da estrutura dos cristais)
- ✓ Recolhimento de lixo
- ✓ Serialização em arqueologia

Referências

- [1] Tópicos em otimização combinatória Prof. Dra. Priscila Rampazzo
- [2] O problema do caixeiro viajante, teoria e aplicações. Conte, Nelson, 2002.





DÚVIDAS?

OBRIGADA!

Betania S. C. Campello – betania.campello@fca.unicamp.br washington A. Oliveira - washington.oliveira@fca.unicamp.br Carla T. L. S. Ghidini - carla.ghidini@fca.unicamp.br