

# **Problema do Caixeiro Viajante**

**e a Solução com Held - Karp**

**Docente: Dr. Leonardo Nogueira Matos**

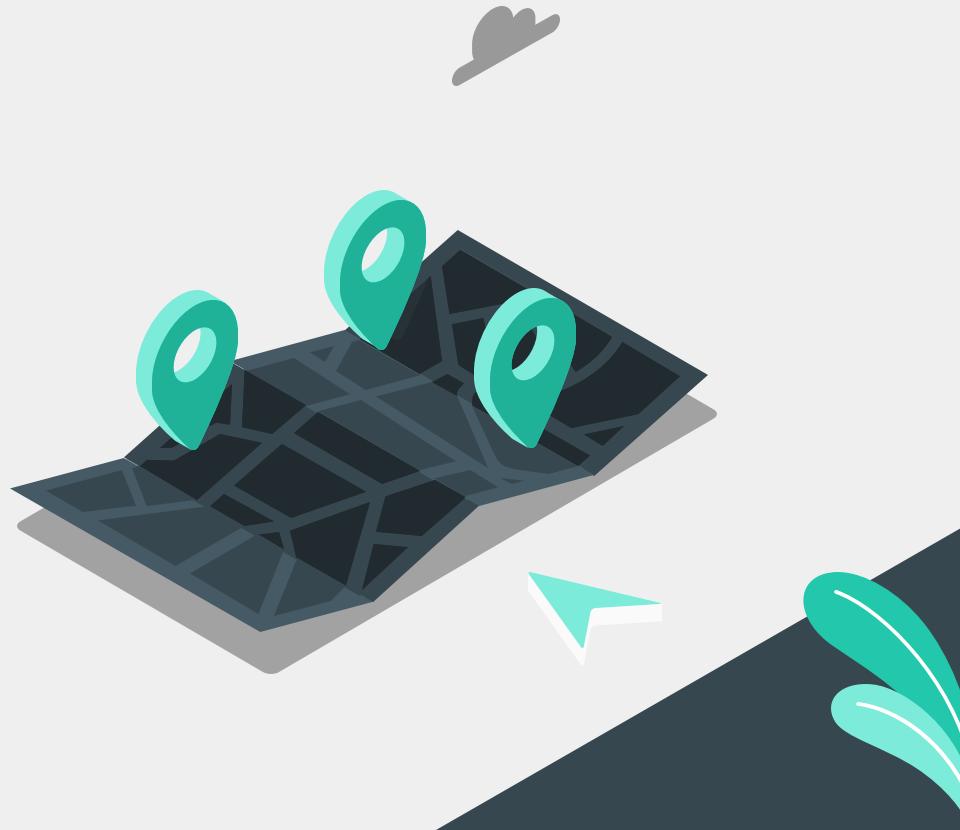
**Discentes: Alisson Freitas & Erik Barbosa**

# AGENDA

- 1 . D E F I N I Ç Ã O
- 2 . E N T R A D A   D O   P R O B L E M A
- 3 . C L A S S I F I C A Ç Ã O
- 4 . R E S O L U Ç Ã O   H E L D - K A R P

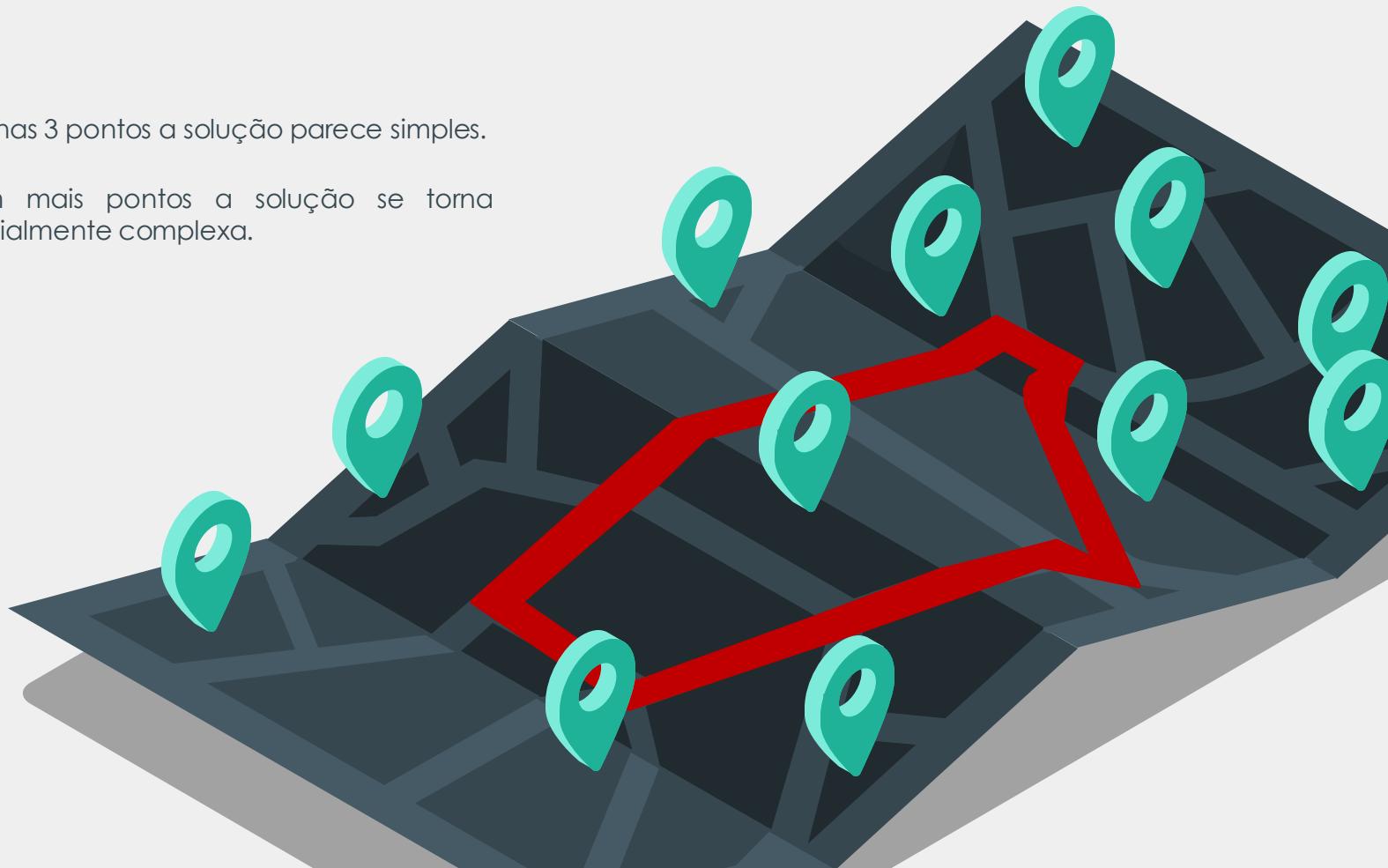
# DEFINIÇÃO DO PROBLEMA

O Problema do Caixeiro-Viajante (PCV) tenta determinar a menor rota para percorrer uma série de cidades, visitando-as uma única vez.



Com apenas 3 pontos a solução parece simples.

Mas com mais pontos a solução se torna exponencialmente complexa.



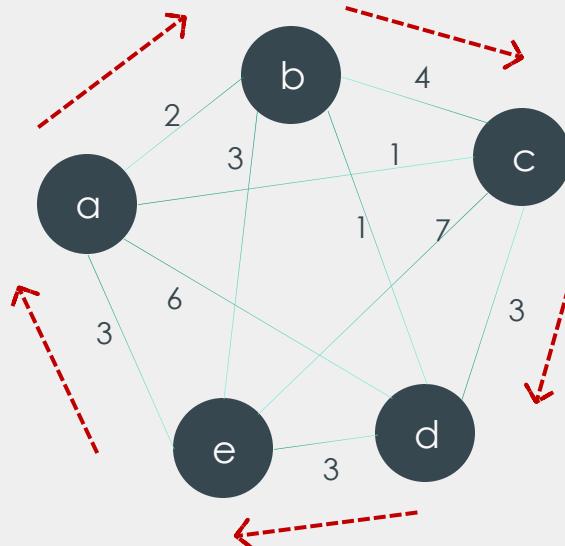
# ENTRADA DO PROBLEMA

Utilizando a teoria dos grafos, cada cidade é identificada com um nó.

As rotas que ligam cada par de nós são identificadas como arestas.

A cada uma destas arestas estarão associadas as distâncias (ou custos) correspondentes.

Uma viagem que passe por todas as cidades corresponde a um ciclo Hamiltoniano. A distância do ciclo é o somatório das distâncias das arestas presentes no mesmo.



Por exemplo, a distância do ciclo destacado com **setas vermelhas tracejadas**  $C = \{a;b;c;d;e\}$  possui custo (ou distância) de 15

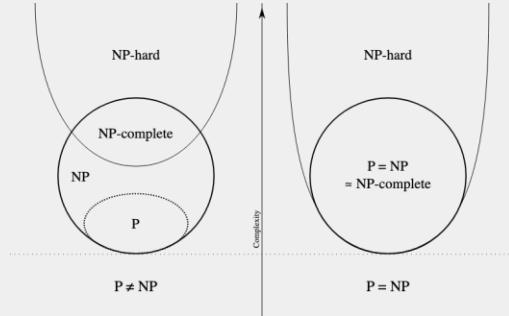
# CLASSIFICAÇÃO DO PROBLEMA

## Problema de Decisão (Sim ou Não)

- A Pergunta: "Existe uma rota com custo menor ou igual a K?"
- Classificação: NP-Completo
- Por que?
  - Está em NP: Dada uma solução, é fácil verificar a soma  $O(n) \mathcal{O}(n)$ .
  - É NP-Difícil: Tão complexo quanto qualquer outro problema chave (ex: SAT).

## Problema de Otimização (Encontrar Valor)

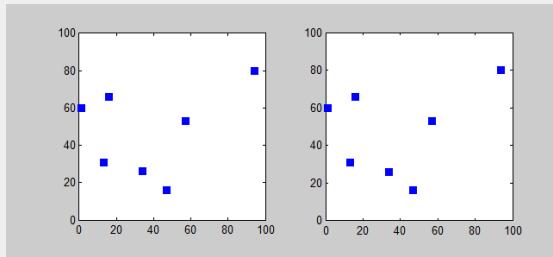
- A Pergunta: "Qual é a rota de menor custo absoluto?"
- Classificação: NP-Hard (NP-Difícil)
- Por que?
  - Não é NP-Completo: A classe NP é restrita a perguntas de "Sim/Não".
  - Superset: É pelo menos tão difícil quanto a decisão. Se você resolve a otimização, resolve a decisão automaticamente.



# SOLUÇÃO DE FORÇA BRUTA

Para determinar qual a solução ótima é necessário calcular todas combinações de ciclos possíveis. Resultando em uma em complexidade no tempo:

$$O((n - 1)!)$$



Porém é possível afirmar que o custo de qualquer rota é igual ao inverso da mesma. Não é necessário calcular novamente o mesmo intervalo. resultando em uma em complexidade no tempo:

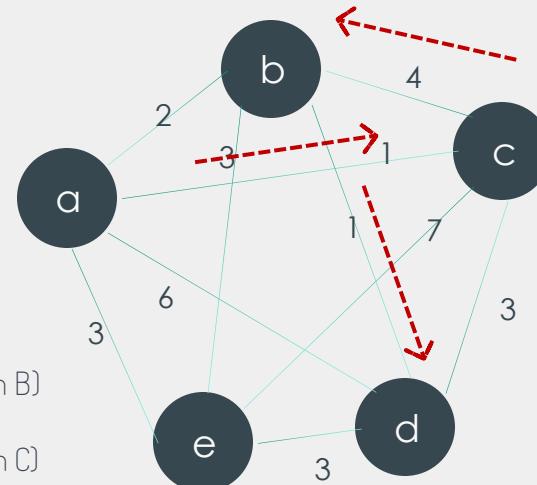
$$O\left(\frac{(n - 1)!}{2}\right)$$

# SOLUÇÃO DE HELD-KARP

O algoritmo de Held-Karp é uma técnica utilizada para resolver o Problema do Caixeiro Viajante de forma exata. Em vez de tentar todas as permutações possíveis , **ele utiliza Programação Dinâmica para reduzir drasticamente o número de cálculos necessários.**

# O PROBLEMA E A INTUIÇÃO

- Held-Karp: A ideia central é que caminhos ótimos são compostos de subcaminhos ótimos.
- Exemplo intuitivo: Imagine que você quer encontrar o menor caminho visitando as cidades {A,B,C,D} começando em A e terminando em D. Para chegar a D da melhor forma, você precisa ter vindo de B ou de C.
  - Se você veio de B, o custo é: (Melhor caminho visitando {A,C} terminando em B) + Distância B→D
  - Se você veio de C, o custo é: (Melhor caminho visitando {A,B} terminando em C) + Distância C→D



O algoritmo "memoriza" os melhores custos para subconjuntos menores, para não precisar recalculará-los.

# O ALGORITMO – PASSO I: INICIALIZAÇÃO

- **Entrada:** Uma matriz de adjacência que representa os vértices que serão trafegados e o custo das arestas que os ligam, usaremos a seguinte entrada como exemplo:

```
# 0: A, 1: B, 2: C, 3: D
distancias = [
    [0, 10, 15, 20], # Distâncias de A
    [10, 0, 35, 25], # Distâncias de B
    [15, 35, 0, 30], # Distâncias de C
    [20, 25, 30, 0]  # Distâncias de D
]
```

- **Saida:** Uma tupla com custo mínimo representado por um inteiro e o caminho encontrado representado por uma lista de vértices

```
#{custo_minimo, caminho}
saída = (80, [0, 2, 3, 1, 0])
```

# O ALGORITMO – PASSO I: INICIALIZAÇÃO

- Passo 1: Calculamos o custo de ir da cidade 0 para cada cidade k e armazenamos essa informação
- Estrutura de Dados Usada: Um HashMap (Dicionário) onde:
  - Chave: (bitMask, last\_city)
  - Valor: (custo\_acumulado, cidade\_anterior)

```
# --- PASSO 1: Inicialização (Conjuntos de tamanho 2) ---
# Calculamos o custo de ir da cidade 0 para cada cidade k.
# A máscara (1 << k) | 1 significa: o bit k está ligado E o bit 0 está ligado.
for k in range(1, n):
    C[(1 << k) | 1, k] = (dists[0][k], 0)
```

```
C = {
    # Chave: (Máscara em Binário, Última Cidade) : Valor: (Custo, Cidade Pai)

    # Máscara 0011: Cidades {0, 1} visitadas. Termina em 1.
    (0b0011, 1): (10, 0),

    # Máscara 0101: Cidades {0, 2} visitadas. Termina em 2.
    (0b0101, 2): (15, 0),

    # Máscara 1001: Cidades {0, 3} visitadas. Termina em 3.
    (0b1001, 3): (20, 0)
}
```

# O ALGORITMO – PASSO 2 : CUSTO DAS DEMAIS COMBINAÇÕES

- Passo 2: Iterar sobre tamanhos de subconjuntos crescentes. Começamos procurando caminhos que passam por 2 cidades intermediárias, depois 3, até N

```
for subset_size in range(2, n):  
    # itertools.combinations gera todos os subconjuntos de cidades (excluindo a 0)  
    for subset in itertools.combinations(range(1, n), subset_size):  
        # Criar a bitmask para esse subconjunto  
        bits = 0  
        for bit in subset:  
            bits |= 1 << bit  
  
        # Adicionar a cidade inicial (0) à máscara  
        bits |= 1  
  
        # Para cada cidade 'k' neste subconjunto, qual é o menor custo para terminar nela?  
        for k in subset:  
            prev_mask = bits & ~(1 << k) # Remove k da máscara atual  
  
            res = []  
            # 'm' é a cidade visitada imediatamente antes de 'k'  
            for m in subset:  
                if m == 0 or m == k:  
                    continue  
  
                # Custo = Custo para chegar em m (com máscara anterior) + dist(m, k)  
                res.append((C[(prev_mask, m)][0] + dists[m][k], m))  
  
            # Armazena o mínimo e quem foi o pai (m) para reconstrução  
            C[(bits, k)] = min(res)
```

## Exemplo Prático (Trace)

Imagine 4 cidades: 0, 1, 2, 3. Estamos na iteração onde:

- subset** = {1, 2} (Tamanho 2)
- Máscara **bits** representa {0, 1, 2}.

Caso A: Queremos terminar na cidade 2 (k=2)

Definir o Passado: Se terminamos em 2, removemos 2 do conjunto.

- prev\_mask** representa {0, 1}.

Buscar o Pai (m): Quem sobrou no conjunto {1, 2} além do 2? Apenas o 1.

- Então **m** só pode ser 1.

Calcular:

- Olhamos na tabela **C**: Qual o custo de {0, 1} terminando em 1? (Digamos que seja 10).
- Somamos a distância 1 para 2 (Digamos que seja 5).
- Total = 15.

Salvar: **C[({0,1,2}, 2)] = (15, 1)**.

- Nota: `itertools.combinations` gera as combinações de cidades sem que precisemos escrever loops aninhados complexos. Se temos cidades {1, 2, 3}, ela gera (1, 2), (1, 3), (2, 3) quando pedimos tamanho 2.

# O ALGORITMO – PASSO 3 : VOLTAR PARA O INICIO

- Passo 3: Agora temos o custo de visitar todas as cidades terminando em qualquer k. Precisamos adicionar o custo de k para 0.

```
all_bits = (1 << n) - 1
res = []
for k in range(1, n):
    res.append([C[(all_bits, k)][0] + dists[k][0], k])

opt_cost, parent = min(res)
```

Imagine que temos 3 cidades {0, 1, 2}. A máscara cheia é  $111_2$ . A tabela C já tem:

Custo para visitar {0, 1, 2} terminando em 1:  $C[7,0]=50$

Custo para visitar {0, 1, 2} terminando em 2:  $C[7,2]=60$

Distâncias de retorno:

- $1 \rightarrow 0$  custa 10.
- $2 \rightarrow 0$  custa 5.

O Passo 3 faz:

- Testa terminando em 1:  $50+10=60$
- Testa terminando em 2:  $60+5=65$

Resultado: O mínimo é 60. O melhor caminho termina em 1 antes de voltar.

# O ALGORITMO – PASSO 4 : RECONSTRUIR O CAMINHO

- Passo 4: Reconstruir o Caminho (Backtracking)

```
path = []
# Começamos do fim para o começo, mas sabemos que o fim volta para 0
curr_bit = all_bits
curr_node = parent # O último nó antes de voltar para 0

# O ciclo termina em 0
path.append(0)

# Reconstrói de trás para frente
for i in range(n - 1):
    path.append(curr_node)
    new_bit = curr_bit & ~(1 << curr_node)
    _, curr_node = C[curr_bit, curr_node]
    curr_bit = new_bit

# Adiciona o ponto de partida
path.append(0)

# Inverte para mostrar na ordem correta (0 -> ... -> 0)
path.reverse()

return opt_cost, path
```

- Suponha 4 cidades. Caminho real:  $0 \rightarrow 1 \rightarrow 2 \rightarrow 3 \rightarrow 0$ .
- Início (Passo 3): **parent** = 3. Máscara = **1111** (todas).
  - Lista: **[0]** (o zero final).
- Iteração 1 (Nó 3):
  - Adiciona 3 na lista. Lista: **[0, 3]**.
  - Remove 3 da máscara. Nova máscara: **0111** ( $\{0, 1, 2\}$ ).
  - Consulta **C[(1111, 3)]**. O pai armazenado lá é 2.
  - Novo nó atual: 2.
- Iteração 2 (Nó 2):
  - Adiciona 2 na lista. Lista: **[0, 3, 2]**.
  - Remove 2 da máscara. Nova máscara: **0011** ( $\{0, 1\}$ ).
  - Consulta **C[(0111, 2)]**. O pai armazenado lá é 1.
  - Novo nó atual: 1.
- Iteração 3 (Nó 1):
  - Adiciona 1 na lista. Lista: **[0, 3, 2, 1]**.
  - Remove 1 da máscara. Nova máscara: **0001** ( $\{0\}$ ).
  - Consulta **C[(0011, 1)]**. O pai armazenado lá é 0.
  - Novo nó atual: 0.
- Fim do Loop.
  - Adiciona o 0 inicial. Lista: **[0, 3, 2, 1, 0]**.
  - Reverse: **[0, 1, 2, 3, 0]**.

# O ALGORITMO – COMPLEXIDADE

Por que usar Held-Karp se ele ainda parece trabalhoso?

- Complexidade de Tempo:  $\Theta(n^2 2^n)$
- Complexidade de Espaço:  $\Theta(n 2^n)$

Comparação :

- Para  $n=20$  cidades:
  - Força Bruta ( $n!$ ):  $2.4 \times 10^{18}$  operações (Bilhões de anos).
  - Held-Karp ( $n^2 2^n$ ): Aprox.  $4.2 \times 10^8$  operações (Segundos ou minutos).

# REFERÊNCIAS

<https://www.youtube.com/watch?v=JjA4BLQyaE>

<https://www.youtube.com/watch?v=GiDsjlBOVoA>

INTRODUCTION TO ALGORITHMS – Cormen,

Obrigado!