


Problema do Caixeiro Viajante

e a Solução com Held-Karp

Docente: Dr. Leonardo Nogueira Matos

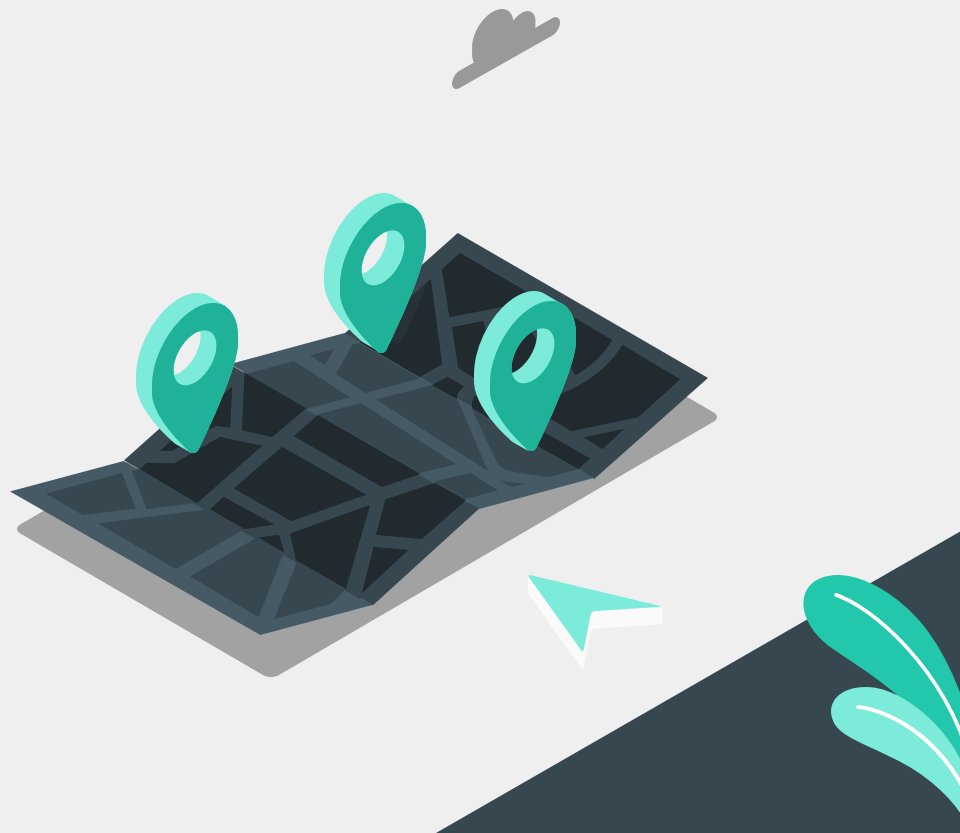
Discentes: Alisson Freitas & Erik Barbosa

AGENDA

- 
1. DEFINIÇÃO
 2. ENTRADA DO PROBLEMA
 3. CLASSIFICAÇÃO
 4. RESOLUÇÃO HELD-KARP

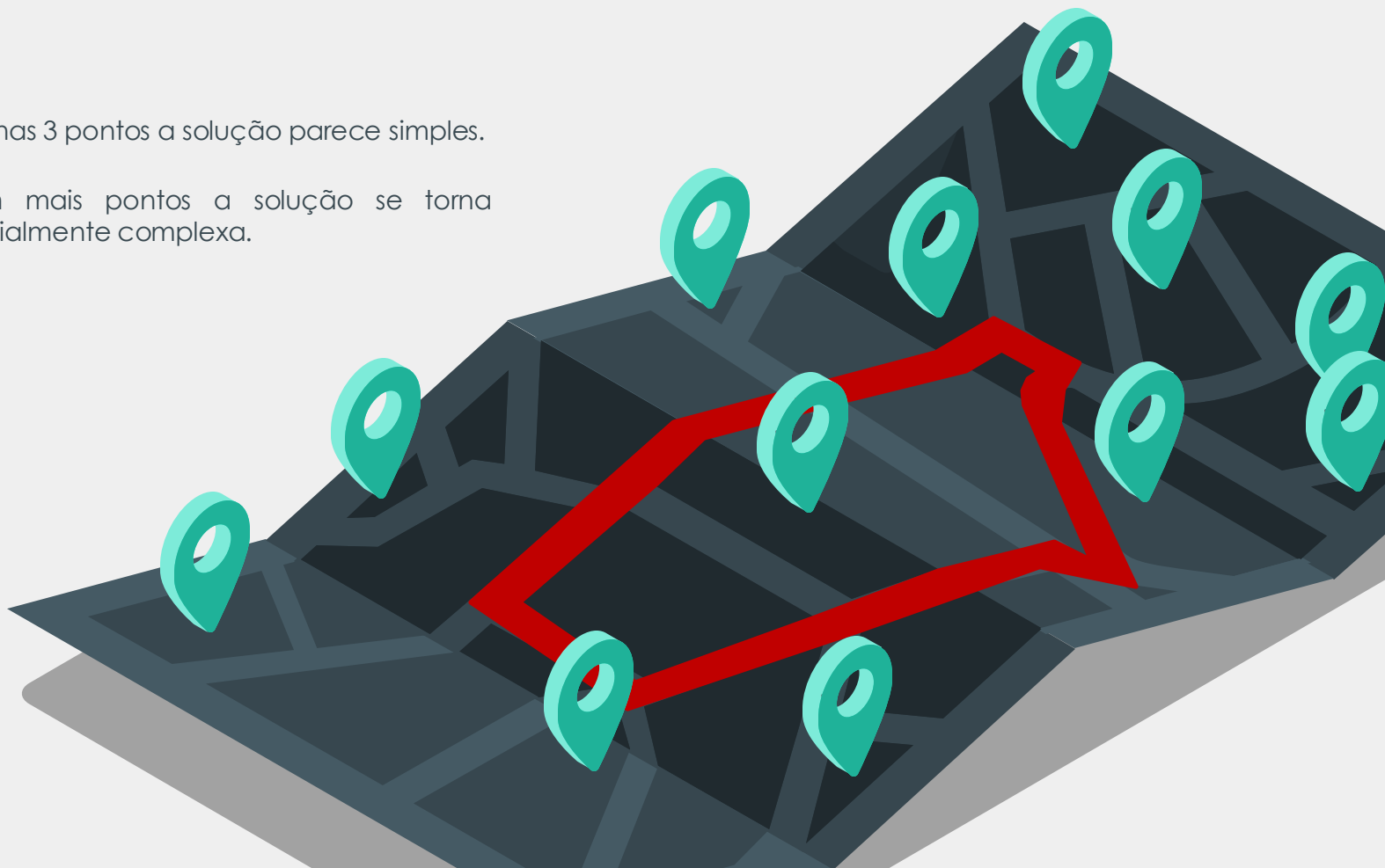
DEFINIÇÃO DO PROBLEMA

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.



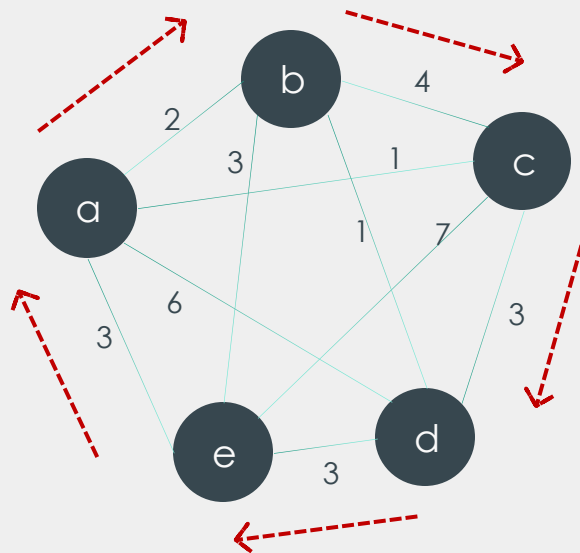
ENTRADA DO PROBLEMA

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**

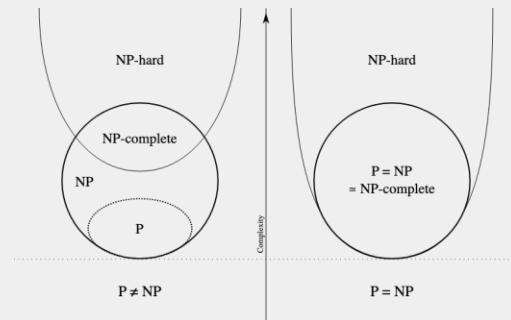
CLASSIFICAÇÃO DO PROBLEMA

Problema de Decisão (Sim ou Não)

- A Pergunta: *"Existe uma rota com custo menor ou igual a KK ?"*
- 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)

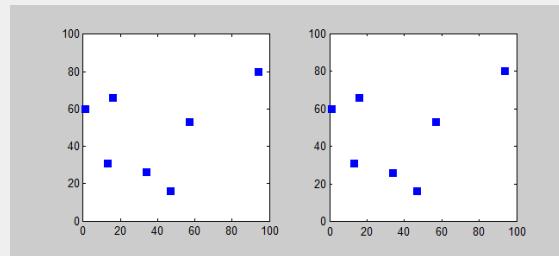
- A Pergunta: *"Qual é a rota de menor custo absoluto?"*
- Classificação: NP-Hard (NP-Difícil)
- Por que?
 - Não é NP-Completo: A classe NP é restrita a perguntas de "Sim/Não".
 - Superset: É *peelo menos* tão difícil quanto a decisão. Se você resolve a otimização, resolve a decisão automaticamente.



SOLUÇÃO DE FORÇA BRUTA

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

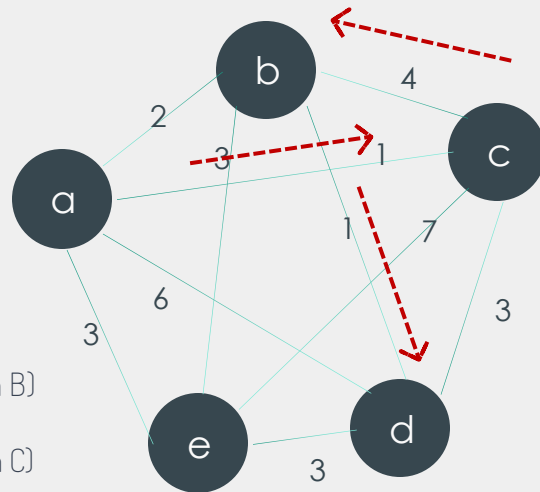
$$O\left(\frac{(n - 1)!}{2}\right)$$

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 recalculá-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)|
saida = (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 (7). A tabela C já tem:

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

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

Distâncias de retorno:

- 1→0 custa 10.
- 2→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 # 0 último nó antes de voltar para 0

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

# Reconstroi 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: $O(n^2 2^n)$
- Complexidade de Espaço: $O(n 2^n)$

Comparação :

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

REFERÊNCIAS

<https://www.youtube.com/watch?v=JJA4B1QYqE>

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

INTRODUCTION TO ALGORITHMS – Cormen,

Obrigado!