Fundamentos de Inteligência Artificial

Estudo Dirigido: Grafos e Caminhos

Professores: João Pedro Campos e Cristiano Leite de Castro

Gabrielli Valelia Sousa da Silva (2022055513)

Nosso objetivo é estudar, na prática, alguns algoritmos utilizados para explorar grafos e encontrar caminhos. Você deverá completar o código nas partes destinadas a isso, bem como responder às perguntas distribuídas ao longo do estudo.

Vamos começar criando as classes que definirão nosso objeto Grafo. Analise e execute o código abaixo. Nesta etapa, você não precisará programar nada.

```
In [46]: class Edge:
             def __init__(self, u, v, w):
                 self.u = u # starting vertex
                 self.v = v # ending vertex
                 self.w = w # weight of the edge
             def __lt__(self, other):
                 # This makes the edges comparable by weight for sorting
                 return self.w < other.w</pre>
             def str (self):
                 # String representation of an edge
                 return f"{self.u} -> {self.v} ({self.w})"
             def __repr__(self):
                 return self. str ()
         class Graph:
             def __init__(self):
                 # Initialize a graph with no predefined number of vertices
                 self.graph = {} # key: vertex, value: list of edges
             def add_edge(self, u, v, w):
                 # Add an edge from u to v with weight w
                 if u not in self.graph:
                     self.graph[u] = []
                 if v not in self.graph:
                     self.graph[v] = []
                 self.graph[u].append(Edge(u, v, w))
             def add_undirected_edge(self, u, v, w):
                 # Add an undirected edge between u and v with weight w
                 self.add_edge(u, v, w)
                 self.add_edge(v, u, w)
             def __str__(self):
                 # String representation of the entire graph
                 result = []
                 for u in self.graph:
                     for edge in self.graph[u]:
                         result.append(str(edge))
                 return "\n".join(result)
             def get_edges(self):
                 # Returns all edges in the graph
                 edges = []
                 for u in self.graph:
                     for edge in self.graph[u]:
                          edges.append(edge)
                 return edges
             def out_degree(self, u):
                 # Return the out-degree of vertex u
                 if u in self.graph:
                      return len(self.graph[u])
                 else:
                      raise ValueError(f"Vertex {u} not found in the graph.")
             def in degree(self, v):
                 # Return the in-degree of vertex v
                 in deg = 0
                 for u in self.graph:
                     for edge in self.graph[u]:
                         if edge.v == v:
```

```
in_deg += 1
return in_deg

def get_neighbors(self, u):
    # Returns the neighbors of vertex u
    if u in self.graph:
        return [edge.v for edge in self.graph[u]]
    else:
        raise ValueError(f"Vertex {u} not found in the graph.")

def get_neighbors_edges(self, u):
    # Retorna as arestas inteiras que
    if u in self.graph:
        return [edge for edge in self.graph[u]]
    else:
        raise ValueError(f"Vertex {u} not found in the graph.")
```

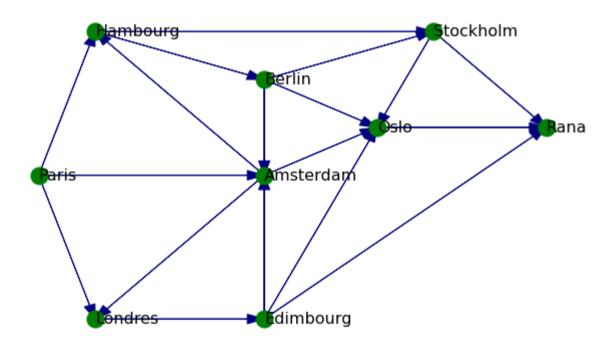
1. Qual maneira foi escolhida para representar o grafo neste código? Quais as vantagens e desvantagens dela, comparada com outras formas populares de representação de grafos?

O grafo foi representado por uma lista de adjacências, ou seja, um dicionário onde cada vértice aponta para uma lista de arestas (Edge) que conecta, esse vértice ao seu vizinho. A principal vantagem da lista de adjacências é a eficiência em termos de memória quando o grafo é esparso, ou seja, quando o número de arestas é muito menor que o quadrado do número de vértices, já que ela só armazena arestas que realmente existem. Além disso, operações como percorrer os vizinhos de um vértice são rápidas, pois basta acessar diretamente a lista de arestas associadas a ele. Também é uma estrutura flexível, já que permite adicionar ou remover vértices e arestas sem a necessidade de grandes realocações. Por outro lado, a lista de adjacências tem como desvantagem o fato de que a verificação da existência de uma aresta entre dois vértices é mais lenta, pois exige percorrer a lista de vizinhos, não sendo ideal para grafos densos.

2. O código consegue representar grafos direcionados, não direcionados, ou ambos? Por quê?

O código consegue representar ambos. O método add_edge adiciona uma aresta ddirecionada, de u para v , já o método add_undirected_edge adicionada suas arestas, uma de u para v e outra de v para u . Assim, o usuário pode escolher qual tipo de grafo criar, dependendo do métod oque escolher utilizar.

Problema de Caminhos



Considere o grafo acima, representando conexões entre algumas cidades da Europa. Obs: repare a função "add_edge", e note que ela pede que seja passado um peso da aresta. Por enquanto, vamos considerar que o grafo é não ponderado, e que todas as arestas têm peso igual a 1. Além disso, note que o grafo é direcionado, portanto a direção da aresta importa, e deve ser levada em conta na ordem dos argumentos da função "add_edge".

```
In [4]: Europe = Graph()
        Europe.add_edge("Paris", "Hambourg", 1)
        Europe.add_edge("Paris", "Amsterdam", 1)
        Europe.add_edge("Paris", "Londres", 1)
        Europe.add_edge("Hambourg", "Stockholm", 1)
Europe.add_edge("Hambourg", "Berlin", 1)
        Europe.add_edge("Amsterdam", "Oslo", 1)
        Europe.add_edge("Amsterdam", "Hambourg", 1)
        Europe.add edge("Amsterdam", "Londres", 1)
        Europe.add_edge("Londres", "Edimbourg", 1)
        Europe.add_edge("Berlin", "Stockholm", 1)
        Europe.add_edge("Berlin", "Oslo", 1)
        Europe.add_edge("Berlin", "Amsterdam", 1)
        Europe.add_edge("Edimbourg", "Amsterdam", 1)
        Europe.add_edge("Edimbourg", "Oslo", 1)
        Europe.add_edge("Edimbourg", "Rana", 1)
        Europe.add edge("Stockholm", "Oslo", 1)
```

```
Europe.add_edge("Stockholm", "Rana", 1)
Europe.add_edge("Oslo", "Rana", 1)
```

Execute a função "get_neighbors", passando como argumento o nó Paris. Verifique se os vizinhos retornados são de fato os vizinhos esperados, de acordo com a figura.

```
In [5]: Europe.get_neighbors("Paris")
Out[5]: ['Hambourg', 'Amsterdam', 'Londres']
```

Agora, vamos implementar um algoritmo BFS (Breadth First Search) para explorar esse grafo. Vamos considerar que o nó de partida é a cidade de Paris.

```
In [11]: from collections import deque
         def bfs(graph, start):
             """Realiza a busca em largura (BFS) no grafo a partir de start."""
             dist = {vertex: float("inf") for vertex in graph.graph} # Inicializa as distâncias como infinito
             predecessor = {vertex: None for vertex in graph.graph} # Predecessor para reconstrução do caminho
             dist[start] = 0 # Distância do nó inicial é 0
             queue = deque([start]) # Fila para a busca em largura
             while queue:
                 u = queue.popleft() # Remove o primeiro vértice da fila e o armazena em u
                 neighbors = graph.get_neighbors(u) # Obtém os vizinhos de u
                 for v in neighbors:
                     if dist[v] == float("inf"): # Se v não foi visitado
                         dist[v] = dist[u] + 1 # Atualiza a distância
                         predecessor[v] = u # Define o predecessor de v como u
                         queue.append(v) # Adiciona v à fila
             return dist, predecessor
         def reconstruct path(predecessor, start, end):
             """Reconstrói o caminho do vértice start até end usando o dicionário predecessor."""
             path = []
             current = end
             while current is not None:
                 path.append(current)
                 current = predecessor[current]
             path.reverse() # Inverte para obter na ordem correta
             return path if path[0] == start else [] # Retorna caminho válido ou vazio
         dist, predecessor = bfs(Europe, "Paris")
         # Exibir as distâncias mínimas
         print("Menores distâncias (número de arestas):", dist)
         # Exibir os caminhos para cada nó
         for node in dist:
             print(f"Caminho para {node}: {reconstruct_path(predecessor, 'Paris', node)}")
        Menores distâncias (número de arestas): {'Paris': 0, 'Hambourg': 1, 'Amsterdam': 1, 'Londres': 1, 'Stockholm': 2, 'B
        erlin': 2, 'Oslo': 2, 'Edimbourg': 2, 'Rana': 3}
        Caminho para Paris: ['Paris']
        Caminho para Hambourg: ['Paris', 'Hambourg']
        Caminho para Amsterdam: ['Paris', 'Amsterdam']
        Caminho para Londres: ['Paris', 'Londres']
        Caminho para Stockholm: ['Paris', 'Hambourg', 'Stockholm']
        Caminho para Berlin: ['Paris', 'Hambourg', 'Berlin']
        Caminho para Oslo: ['Paris', 'Amsterdam', 'Oslo']
        Caminho para Edimbourg: ['Paris', 'Londres', 'Edimbourg']
        Caminho para Rana: ['Paris', 'Hambourg', 'Stockholm', 'Rana']
```

3. O que aconteceria se em vez de uma fila fosse utilizada uma estrutura de pilha?

Se usasse uma pilha, o algoritmo faria uma busca em profundidade (DFS) ao invés de busca em largura (BFS). Isso mudaria a ordem de visita dos vértices.

4. Foi utilizada a estrutura 'deque', do pacote 'collections', para fazer a fila. Uma fila também poderia ser implementada utilizando a lista ('queue = []') nativa do python. Apesar de funcionar corretamente, tal abordagem não é recomendada. Pesquise e explique porquê.

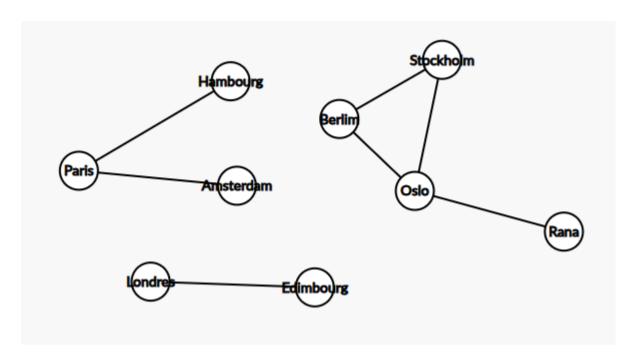
A lista nativa (queue = []) é ineficiente para operações de remoção do primeiro elemento (pop(0)), pois isso tem complexidade O(n). O deque do pacote collections é otimizado para inserção e remoção em ambas as extremidades, com complexidade O(1).

5. Qual a complexidade algorítmica do método BFS? Por quê?

A complexidade do BFS é O(V + E), onde V é o número de vértices e E o número de arestas. Isso ocorre porque cada vértice e cada aresta é visitado no máximo uma vez durante a execução do algoritmo.

Componentes Conectados

Imagine agora a situação seguinte: por algum motivo, algumas das conexões entre as cidades foram perdidas. Isso fez com que fossem criadas "ilhas" de cidades conectadas entre si, mas separadas das demais. O grafo resultante foi o seguinte:



Crie um grafo novo para representar essa situação. Em seguida, modifique o código BFS para contar quantas "ilhas" foram criadas, ou seja, quantos componentes conectados entre si existem. Nesse caso, existem 3.

```
In [9]: disconnected_europe = Graph()
    disconnected_europe.add_undirected_edge("Paris", "Hambourg", 1)
    disconnected_europe.add_undirected_edge("Paris", "Amsterdam", 1)
    disconnected_europe.add_undirected_edge("Londres", "Edimbourg", 1)
    disconnected_europe.add_undirected_edge("Berlim", "Stockholm", 1)
    disconnected_europe.add_undirected_edge("Berlim", "Oslo", 1)
    disconnected_europe.add_undirected_edge("Oslo", "Rana", 1)
In [15]: # Use BFS para contar o número de componentes conectados
    from sympy import comp

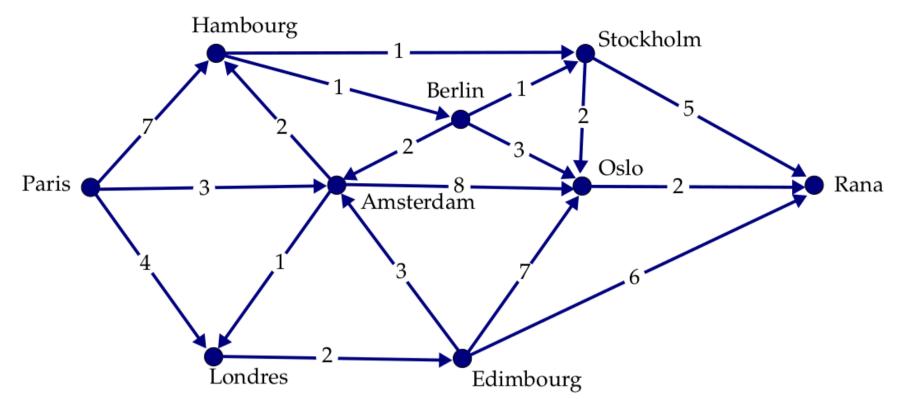
def count_connected_components(graph):
```

```
"""Conta o número de componentes conectados usando BFS."""
    visited = set() # Conjunto de nós visitados
    components = 0 # Contador de componentes conectados
    for vertex in graph.graph:
        if vertex not in visited:
            components += 1 # Novo componente
            queue = deque([vertex]) # Fila para a busca em largura
            while queue:
                u = queue.popleft()
                if u not in visited:
                    visited.add(u)
                    for v in graph.get neighbors(u):
                        if v not in visited:
                            queue.append(v)
    return components
componentes = count_connected_components(disconnected_europe)
print("Número de componentes conectados:", componentes)
```

Número de componentes conectados: 3

Caminho ótimo em grafo ponderado

Vamos, agora, imaginar que existem custos associados aos diferentes trajetos neste grafo. A figura baixo indica o custo de cada trecho.



```
In [55]: # Grafo ponderado correspondente
          Europe2 = Graph()
          Europe2.add_edge("Paris", "Hambourg", 7)
          Europe2.add_edge("Paris", "Amsterdam", 3)
          Europe2.add_edge("Paris", "Londres", 4)
          Europe2.add_edge("Hambourg", "Stockholm", 1)
Europe2.add_edge("Hambourg", "Berlin", 1)
Europe2.add_edge("Amsterdam", "Oslo", 8)
          Europe2.add_edge("Amsterdam", "Hambourg", 2)
          Europe2.add_edge("Amsterdam", "Londres", 1)
          Europe2.add_edge("Londres", "Edimbourg", 2)
          Europe2.add_edge("Berlin", "Stockholm", 1)
          Europe2.add_edge("Berlin", "Oslo", 3)
          Europe2.add_edge("Berlin", "Amsterdam", 2)
          Europe2.add_edge("Edimbourg", "Amsterdam", 3)
          Europe2.add_edge("Edimbourg", "Oslo", 7)
          Europe2.add_edge("Edimbourg", "Rana", 6)
          Europe2.add edge("Stockholm", "Oslo", 2)
          Europe2.add edge("Stockholm", "Rana", 5)
          Europe2.add_edge("Oslo", "Rana", 2)
```

Sua tarefa agora é implementar o algoritmo de Dijkstra para encontrar o menor caminho entre Paris e Rana. Considere que queremos saber o custo do caminho, e também as cidades por ele onde passa.

```
In [56]: from heapq import heappush, heappop
         def dijkstra(graph, start):
             dist = {vertex: float("inf") for vertex in graph.graph}
             predecessor = {vertex: None for vertex in graph.graph}
             dist[start] = 0
             pq = [(0, start)] # (distância, vértice)
             while pq:
                 du, u = heappop(pq) # pega a menor distância
                 if du > dist[u]:
                     continue # ignora entradas velhas da fila
                 for edge in graph.get_neighbors_edges(u):
                     v, w = edge.v, edge.w
                     if dist[v] > du + w: # relaxamento
                         dist[v] = du + w
                         predecessor[v] = u
                         heappush(pq, (dist[v], v))
             return dist, predecessor
```

```
In [57]: # test Dijkstra's algorithm
distances, predecessors = dijkstra(Europe2, "Paris")
```

```
In [58]: distances

Out[58]: {'Paris': 0,
    'Hambourg': 5,
    'Amsterdam': 3,
    'Londres': 4,
    'Stockholm': 6,
    'Berlin': 6,
    'Oslo': 8,
    'Edimbourg': 6,
    'Rana': 10}
```

```
In [59]: def reconstruct_path(predecessor, start, end):
    """Reconstrói o caminho do vértice start até end."""
    path = []
    current = end
    while current is not None:
        path.append(current)
        current = predecessor[current]
        path.reverse() # Inverte para obter na ordem correta
        return path if path[0] == start else [] # Retorna caminho válido ou vazio
In [62]: # Testa o algoritmo de Dijkstra
dist, pred = dijkstra(Europe2, "Paris")
path = reconstruct_path(pred, "Paris", "Rana")
path
Out[62]: ['Paris', 'Amsterdam', 'Hambourg', 'Stockholm', 'Oslo', 'Rana']
```