Trabalho 2



UC: Estruturas de Dados e Algoritmos Maio de 2023 Gonçalo Girão 111515 João Magarça 111640

```
description with ( 'code' ) $captcha_config('code'),

'code' ) $captcha_config('code'),

'image_src' ) $image_src

'image_src' | $image_src' | | $im
```

Índice

Introdução	3
Métodos e Resultados	3
Aquisição de Dados	3
Limpeza dos Dados	4
Análise dos Dados	5
Recolha de resultados	7
Descrição da análise de resultados e Visualização	10
Discussão e Conclusões	13
Referências	13

Introdução

O objetivo deste trabalho é representar, visualizar e analisar informação sobre a rede do metro de Londres utilizando um grafo. Este trabalho utiliza os conjuntos de dados (data sets) fornecidos em Stations.csv e Connections.csv. A implementação do grafo que representa a rede do metro de Londres em Python e possui uma funcionalidade de visualização do grafo utilizando bibliotecas e pacotes adequados a visualização de grafos (como por exemplo o NetworkX). Esta implementação do grafo que representa a rede de metro de Londres será utilizada para fazer uma simulação em Python que permita estudar caminhos mais curtos entre duas estações através do cálculo destes caminhos e sua visualização.

O grupo estava menos à vontade com o Networkx, para obter mais informação e aprender a utilizar as funções já definidas, vimos os tutoriais.

Quanto à parte do grafo já tinha sido abordada em aula e implementámos as classes Node, Edge e Graph o que nos ajudou depois a compreender mais rapidamente o pacote Networkx.

Métodos e Resultados

Aquisição de Dados

Quanto à recolha da informação dos *datasets* disponibilizados (stations.csv e connections.csv) optamos por utilizar a biblioteca csv e desenvolvemos funções para ler e armazenar os dados de cada *dataset*.

Para a leitura do *dataset* stations.csv desenvolvemos uma função que retorna a lista de linhas do csv(list_stations).

def list_stations:

é criada uma lista onde vai ser guardadas as linhas do dataset;

neste dataset com cabeçalho e uma linha em branco, usamos o next() para não guardar na lista esses primeiras 2 linhas.



Figura 1- Ficheiro "stations.csv"

```
def list_stations(self):
    stations_list = []
    with open('stations.csv') as stations1:
        stations2 = csv.reader(stations1, delimiter=',')
```

```
next(stations2)
next(stations2)
for station in stations2:
     stations_list.append(station)
return stations list
```

Para a leitura do *dataset* connections.csv desenvolvemos uma função que retorna a lista de linhas do csv(list_connections).

def list_connections:

é criada uma lista onde vai ser guardadas as linhas do dataset;

neste dataset com cabeçalho, usamos o next() para não o guardar na lista.

```
def list_connections(self):
    list_connections = []
    with open("connections.csv") as connections1:
        connections2 = csv.reader(connections1, delimiter=',')
        next(connections2)
        for line in connections2:
            list_connections.append(line)
    return list_connections
```

Limpeza dos Dados

Para a limpeza do *dataset* stations.csv, que é onde estão armazenas as informações relativamente às estações que vão ser os nossos Nodes, desenvolvemos uma função que guarda a informação necessária da lista nos Nodes(stations).

def stations:

utilizando a função list stations extraímos a lista com a informação necessária;

recorrendo à biblioteca Networkx adicionamos os Nodes onde guardamos essa informação.

```
def stations(self):
    stations_list = self.list_stations()
    for station in stations_list:
        pos = float(station[1]), float(station[2])
        self.graph.add_node(station[0], pos=pos,
zone=float(station[5]), n_lines=float(station[6]), name=station[3])
```

station[0] é o id da estação, station[1] e station[2] são respetivamente latitude e longitude, station[3] é o nome da estação, station[5] é a zona a que a estação pertence, station[6] é o numero de linhas que passa na estação.

Para a limpeza do *dataset* connections.csv, que é onde estão armazenas as informações relativamente às conexões que vão ser os nossos Edges, desenvolvemos uma função que guarda a informação necessária da lista nos Edges(connections).

def connections:

utilizando a função list_connections extraímos a lista com a informação necessária; recorrendo à biblioteca Networkx adicionamos os Edges onde guardamos essa informação.

```
def connections(self):
    connections = self.list_connections()
    for 1 in connections:
        self.graph.add_edge(1[1], 1[2], distance=float(1[3]),
line=float(1[0]), tnormal=float(1[4]), t7_10=float(1[5]),
t10 16=float(1[6]))
```

I[1] é o node/estação em que começa o edge, I[2] é o node/estação em que acaba o edge, I[3] é a distancia entre o começo e o fim do edge, I[0] é a linha a que pertence o edge, I[4] é o tempo que demora a percorrer aquele edge fora das horas de peak, I[5] é o tempo que demora a percorrer aquele edge entre as 7h00 e as 10h00(AM peak), I[6] é o tempo que demora a percorrer aquele edge entre as 10h00 e as 16h00(PM peak).

Análise dos Dados

Para devolver o número total de stations e de edges o processo é facilitado pela utilização do pacote Networkx.

```
def n_stations(self):
    return self.graph.number_of_nodes()
def n_edges(self):
    return self.graph.number of edges()
```

Nesta fase, recuámos ao nosso ficheiro stations.csv e percebemos que em relação à zona a que cada estação pertence(station[5]), existem estações com valores não inteiros associados, por exemplo, uma estação pertencente à zona 1.5. Para estes casos, a interpretação que fizemos foi associar a estação a duas zonas, o que para o exemplo significaria que a estação pertencia às zonas imediatamente acima e abaixo (zonas 1 e 2).

```
84,51.4943,-0.1001,"Elephant & Castle","Elephant & <br/>/>Castle", _____,2,1
```

def n_stations_zones:

Através de um ciclo for verificamos, para cada node pertencente a self.graph a zona a que pertence. Se o valor da zona subtraído ao inteiro da zona for diferente de 0 então assume-se como a menor zona o inteiro da zona e a maior como esse valor mais uma unidade. Se for igual a 0 então esse é o único valor da zona de cada estação.

Depois faz-se a verificação se cada uma das zonas já está no dicionário "zone_count "se sim apenas se adiciona 1 unidade, se não o valor associado à chave passa a 1.

```
def n_stations_zones(self):
    zone_count = {}
    for node, arrt in self.graph.nodes(data=True):
        zona = arrt['zone']
```

```
if zona - int(zona) != 0:
    menor = int(zona)
    maior = int(zona + 0.5)
    if menor in zone_count:
        zone_count[menor] += 1
    else:
        zone_count[menor] = 1
    if maior in zone_count:
        zone_count[maior] += 1
    else:
        zone_count[maior] = 1
    else:
        if zona in zone_count:
            zone_count[zona] += 1
    else:
        zone_count[zona] = 1
    total = 0
    for z, n in zone_count.items():
        total += n
        print(f'Zona {z} : {n}')
    return f'Total : {total}'
```

Para devolver o número de edges por linha, criámos um dicionário. Para cada edge em self.graph, se a linha não estiver associada à chave, o valor associado passa a ser 1, de outra forma, somase uma unidade apenas.

```
def n_edges_line(self):
    edges = {}
    for start, end, arrt in self.graph.edges(data=True):
        if arrt['line'] not in edges.keys():
            edges[arrt['line']] = 1
        else:
            edges[arrt['line']] += 1
    for e, n in edges.items():
        print(f'A linha {e}, tem {n} edges')
```

Para devolver o grau médio das estações, entendeu-se que seria a soma do número de linhas referente a cada estação, dividido pelo número total de estações. Como o grafo em questão é direcionado, este valor de linhas terá de ser multiplicado por dois devido aos sentidos das linhas.

```
def mean_degree(self):
    soma = 0
    total = 0
    for node, arrt in self.graph.nodes(data=True):
        soma += (arrt['n_lines'] * 2)
        total += 1
    return soma/total
```

Por fim, dado o tipo de peso, o processo para devolver o peso médio é realizado da seguinte forma:

Para os edges em self.graph é retirado o peso e somado a um total até serem vistos todos os edges do peso em questão e depois é dividido pelo número total de edges através da função self._n_edges() já apresentada anteriormente, sendo retornado o resultado da divisão.

```
def mean_weigth(self, weight):
    total = 0
    n = self.n_edges()
    for start, end, arrt in self.graph.edges(data=True):
        total += int(arrt[weight])
    return total/n
```

Recolha de resultados

Para a visualização do grafo usando o pacote Matplotlib.pyplot, decidimos fazer a visualização propriamente dita através de um scatter plot. A função começa definindo duas listas vazias x e y, percorre as arestas do grafo usando um loop, dentro do loop, a função obtém as coordenadas dos nodes de início e fim da aresta a partir do grafo. Onde 'pos' é uma chave que armazena as coordenadas do node no grafo. Depois, a função utiliza a função plt.plot para traçar uma linha entre essas coordenadas no gráfico. Após percorrer todas as arestas e desenhar as linhas correspondentes, a função utiliza a função plt.scatter. Finalmente, a função chama plt.show() para exibir o gráfico e retorna para encerrar a função.

```
def visualize_scatter_plot(self):
    x = []
    y = []
    for start, end, arrt in self.graph.edges(data=True):
        coords1 = self.graph.nodes[start]['pos']
        coords2 = self.graph.nodes[end]['pos']
        plt.plot([coords1[1], coords2[1]], [coords1[0], coords2[0]],
color='darkblue', marker='o', markersize=3.5)
    plt.scatter(x, y)
    plt.show()
    return
```

Para a visualização do grafo usando o pacote Networkx utilizamos a função draw(), tivemos de recorrer ao Matplotlib.pyplot mais especificamente à função show(). Nesta função tentámos recorrer apenas ao pacote NetworkX, desenhando o grafo, no entanto para a demonstração gráfica tivemos de aceder à biblioteca Matplotlib.

```
def visualize_nx(self):
    nx.draw(self.graph, with_labels=True)
    plt.show()
    return
```

Para a visualização do grafo usando o pacote Folium, primeiro definimos o mapa, depois com um iterador a percorrer os nodes vão sendo adicionados com a respetiva 'pos'(que é uma lista com a latitude e longitude) com o folium.Marker(), para ligar os nodes utilizamos dois iteradores nos edges que "guardavam" as posições do inicio e do fim do edge que são adicionados ao mapa com o folium.PolyLine(). Para visualizarmos o mapa de Londres foi necessário pesquisar as coordenadas num motor de busca.

```
def visualize_graph(self):
    mapa = folium.Map(location=[51.5074, -0.1278], zoom_start=12)
    for node, arrt in self.graph.nodes(data=True):
```

```
folium.Marker(arrt['pos'], popup=arrt['name']).add_to(mapa)

for start, end, arrt in self.graph.edges(data=True):
    coords1 = self.graph.nodes[start]['pos']
    coords2 = self.graph.nodes[end]['pos']
    #color = self.get_color(arrt['line'])
    folium.PolyLine([coords1, coords2],

color='darkblue').add_to(mapa)
    mapa.save("LondonMetroNetwork.html")
    return
```

Para gerar pontos e horas aleatórias utilizamos o pacote Random e desenvolvemos as seguintes funções:

```
def gera_ponto(self):
    x = random.uniform(51.3962, 51.7090)
    y = random.uniform(-0.6110, 0.1159)
    return x, y

def gera_hora(self):
    return random.randint(0, 23)
```

Verificámos os extremos de latitude e longitude das estações e com isso definimos os limites para gerar um ponto (latitude e longitude).

Para definir a estação mais próxima do ponto gerados fizemos a função distância com o pacote Math que nos ajudou a definir a qual seria essa estação:

```
def distancia(self, ponto1, ponto2):
    return math.sqrt((float(ponto1[0])-float(ponto2[0]))**2 +
    (float(ponto1[1])-float(ponto2[1]))**2)
```

```
def station_prox(self, ponto):
    min_distancia = 9999999999
    prox = None
    for start, end, arrt in self.graph.edges(data=True):
        ponto2 = self.graph.nodes[start]['pos']
        distancia = self.distancia(ponto, ponto2)
        if distancia <= min_distancia:
            min_distancia = distancia
            prox = start
    return prox</pre>
```

Com esta função(station_prox(ponto)) que dado um ponto devolve a estação que está mais próxima do mesmo, visto que nem todas as estações têm ligação a outra estação, procurámos nos edges e não nos nodes, como todas as conexões têm ida e vinda comparámos a distância apenas do 'start'.

Com todas estas funções, desenvolvemos uma que gerasse dois pontos (start e end), uma hora, e nos devolvesse as coordenadas dos pontos que gerou e o caminho mais rápido entre si de acordo com a hora do dia (dado o tipo de peso).

```
def caminho_rapido(self):
    s = self.gera_ponto()
```

```
start = self.station_prox(s)
print(f'Start: {start}')
e = self.gera_ponto()
end = self.station_prox(e)
print(f'End: {end}')
hora = self.gera_hora()
print(f'Hour: {hora}')
caminho = nx.dijkstra_path(self.graph, start, end,
weight='tnormal')
if 7 <= hora < 10:
    caminho = nx.dijkstra_path(self.graph, start, end,
weight='t7_10')
elif 10 <= hora < 16:
    caminho = nx.dijkstra_path(self.graph, start, end,
weight='t10_16')
return s, e, caminho</pre>
```

"s" e "e" são pontos aleatórios, start é a estação mais próxima do ponto s e end a estação mais próxima do ponto e, 'hora' é a hora gerada, com estes dados irá calcular o caminho mais rápido entre a estação 'start' e 'end'. Os "if" são para ajustar o tempo que demora de uma estação para a outra alterando o "peso", de acordo com a hora do dia.

Para mostrar o caminho mais rápido no mapa, primeiro definimos o mapa e adicionamos os dois pontos gerados (folium.Marker()), neste caso s, e, caminho = data é para fazer mostrar caminho(caminho rapido).

```
def mostrar_caminho(self, data):
    s, e, caminho = data
    mapa = folium.Map(location=[51.5074, -0.1278], zoom_start=12)
    folium.Marker(s).add_to(mapa)
    folium.Marker(e).add_to(mapa)

    for start, end, arrt in self.graph.edges(data=True):
        coords1 = self.graph.nodes[start]['pos']
        coords2 = self.graph.nodes[end]['pos']
        folium.PolyLine([coords1, coords2],

color='darkgreen').add_to(mapa)

    for n in range(0, len(caminho)-1):
        coords2 = self.graph.nodes[caminho[n]]['pos']
        coords2 = self.graph.nodes[caminho[n+1]]['pos']
        folium.PolyLine([coords1, coords2], color='red').add_to(mapa)
        mapa.save("DijkstraNX.html")
    return
```

Depois como no visualize_graph com um for a percorrer os edges utilizamos dois iteradores que "guardavam" as posições do inicio e do fim do edge que são adicionados ao mapa com o

folium.PolyLine(). E com a lista de edges que formam o caminho mais rápido da estação 'start' à estação 'end', é traçado no mapa de uma cor diferente.

Descrição da análise de resultados e Visualização

```
L.n_edges_line()
    L.n_stations_zones()
                                                A linha 10.0, tem 79 edges
Zona 3.0 : 70
                                                A linha 4.0, tem 118 edges
Zona 1.0 : 64
                                                A linha 3.0, tem 22 edges
Zona 2.0 : 96
                                                A linha 6.0, tem 16 edges
Zona 4.0 : 44
                                                 A linha 9.0, tem 102 edges
Zona 5.0 : 29
                                                A linha 1.0, tem 44 edges
Zona 6.0 : 20
                                                A linha 7.0, tem 52 edges
Zona 7 : 3
                                                A linha 8.0, tem 54 edges
Zona 10.0 : 2
                                                A linha 2.0, tem 98 edges
Zona 9.0 : 1
                                                A linha 12.0, tem 2 edges
                                                A linha 11.0, tem 26 edges
Zona 8.0 : 2
                                                A linha 5.0, tem 16 edges
Total: 331
Figura 2-Output "n stations zones()"
                                                Figura 3-Output "n edges line()"
   L.caminho_mais_curto()
Start: 118
```

Figura 5-Output "caminho_mais_curto()"

Figura 4-Output "caminho_mais_curto()"

```
>>> L.dijkstra()
((51.50167080806332, -0.17770609147067734), (51.59976504882969, -0.4825835339295216), [236, 146, 133, 107, 28, 11, 249, 254, 94, 115, 168, 214])
```

Figura 6-Output "dijkstra()" com coordenadas do ponto inicial, ponto final e caminho mais rápido

def visualize scatter plot()

L.caminho_mais_curto()

Hour: 16

Da função surge a visualização legendada com latitude e longitude com acesso à biblioteca matplotlib.pyplot num scatter plot.

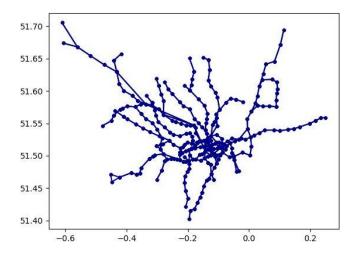


Figura 7-Output de "visualize_scatter_plot()"

Neste gráfico podemos visualizar utilizando apenas a função draw do NetworkX e a função show do matplotlib.

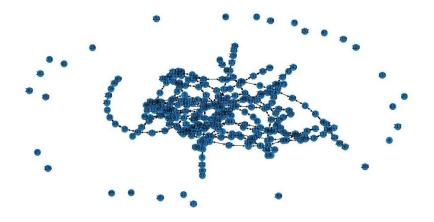


Figura 8-Output de "visualize_nx()"

Aqui surge a visualização do mapa de Londres com recurso à biblioteca Folium, com os ícones de cada estação a azul e onde as linhas, a verde, representam cada conexão existente.

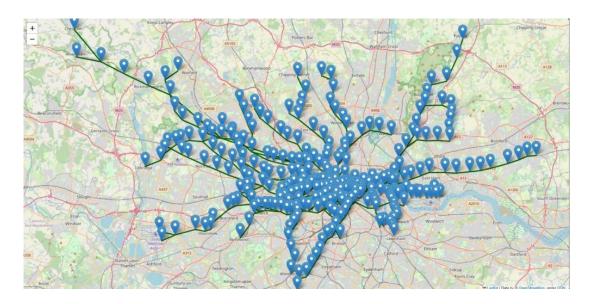


Figura 9-Output de "visualize_graph()"

def mostrar_caminho()

Na função é representado todo o grafo, são gerados os pontos aleatórios, representados pelos ícones a azul, sendo o início e fim da linha a vermelho respetivamente a estação de partida e de chegada (as mais próximas dos pontos gerados) e o caminho ótimo, o mais rápido para a hora do dia gerada.

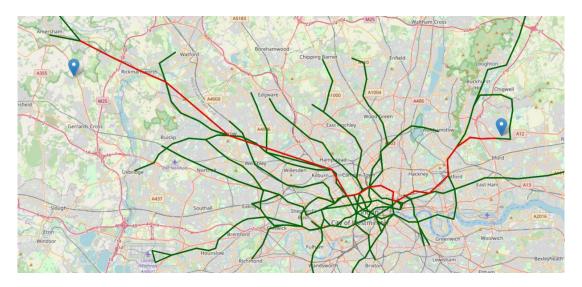


Figura 10-Output de "mostrar_caminho()"

Realizámos um segundo teste para verificar que de facto os pontos eram gerados aleatoriamente. Comprova-se, surgem pontos com coordenadas diferentes, tal como o trajeto percorrido, visualizado a vermelho.

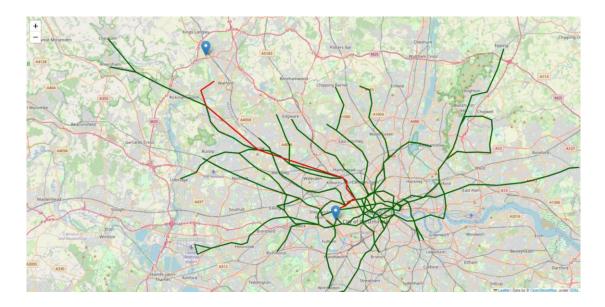


Figura 11-Output de "mostrar_caminho()"

Discussão e Conclusões

Para a análise de resultados e visualização verifica-se que o pacote NetworkX não consegue desenhar um volume de dados tão grande e a visualização que é bem mais limitada surge menos próxima da realidade do metro de Londres do que as restantes. Ou seja, este pacote permite uma escrita de código mais rápida e menos complexa, no entanto a visualização é que menos ajuda na leitura das conexões e estações do metro.

Para as outras duas visualizações, o scatter plot permite uma perceção melhor das coordenadas de cada estação e conexão devido à escala de existente, no entanto, a função que utiliza a biblioteca Folium permite uma visualização mais interativa, onde se destacam as estações das conexões mais facilmente e permite a localização de pontos de interesse que pode ser relevante e mais intuitivo para um mapa de transportes públicos.

Referências

NetworkX. (2023). Tutorial. https://networkx.org/documentation/latest/tutorial.html