

图论模型

NetworkX库

1.导入

```
import networkx as nx
```

2.图的生成

```
G = nx.Graph() # 无向图
G = nx.DiGraph() # 有向图
G = nx.MultiGraph() # 多重无向图
G = nx.MultiDiGraph() # 多重有向图
```

3.绘图

调用格式：

```
draw(G, pos=None, ax=None, **kws)
```

pos 表示位置坐标的字典数据，默认为None，可选值：

circular_layout 表示顶点在一个圆环上均匀分布；

random_layout 表示顶点在一个单位正方形内随机分布；

shell_layout 表示顶点在多个同心圆上分布；

spring_layout 表示用 Fruchterman-Reingold 算法排列顶点；

spectral_layout 表示根据图的拉普拉斯特征向量排列顶点。

4.常用函数

```
import networkx as nx

G = nx.Graph()
G.add_node(1)
G.add_nodes_from(['A', 'B'])
G.add_edge('A', 'B')
G.add_edge(1, 2, weight=0.5)
e = [('A', 'B', 0.3), ('B', 'C', 0.9), ('A', 'C', 0.5), ('C', 'D', 1.2)]
G.add_edge_from(e)
print(G.adj) # 显示图的邻接表的字典数据
```

```
print(list(G.adjacency())) # 显示图的邻接表的列表数据
print(nx.to_numpy_matrix(G)) # 显示图的邻接矩阵
```

最短路径

1.Dijkstra算法

调用格式：

```
import networkx as nx

path = nx.dijkstra_path(G, source, target, weight='weight')
d = nx.dijkstra_path_length(G, source, target, weight='weight')
```

2.Floyd算法

调用格式：

```
import networkx as nx

# 返回所有顶点对之间的最短距离矩阵
print(nx.floyd_warshall_numpy(G, nodelist=None, weight='weight'))
```

3.统一调用

```
import networkx as nx

# method默认为dijkstra，若要使用Floyd算法，设置为bellman-ford
path = shortest_path(G, source=None, target=None, weight=None,
method='dijkstra')
d = shortest_path_length(G, source=None, target=None, weight=None,
method='dijkstra')
```

最小生成树

调用格式：

```
import networkx as nx

T = nx.minimum_spanning_tree(G, wight='weight', algorithm='kruskal')
```

algorithm用于选择算法，可选值：kruskal, prim, boruvka.
返回值为所求得的最小生成树的可迭代对象。

最大流与最小费用流

1.基本概念

给定一个有向图 $D = (V, A)$ ，其中 A 为弧集，在 V 中指定一点，称为发点或者源（记为 v_s ），该点仅发出弧；同时指定一个点称为收点或者汇（记为 v_t ），该点仅有进入的弧；其余点称为中间点，对于每一条弧 $(v_i, v_j) \in A$ ，对应有一个 $c(v_i, v_j) \geq 0$ ，称为弧的容量。称这样的一个图为一个网络，记为 $D = (V, A, C)$ ，其中 $C = \{c_{ij}\}$ 。

网络上的流，指定义在弧集合 A 上的函数 $f = \{f_{ij}\} = \{f(v_i, v_j)\}$ ，并称 f_{ij} 为弧 (v_i, v_j) 上的流量。

满足下列条件的流 f 称为可行流，

(1) 容量限制条件：

对于每一条弧 $(v_i, v_j) \in A$ ，有

$$0 \leq f_{ij} \leq c_{ij}$$

(2) 平衡条件：

对于中间点，流入量等于流出量，即对于每个 $i(i \neq s, t)$ ，有

$$\sum_{j:(v_i, v_j) \in A} f_{ij} - \sum_{k:(v_k, v_i) \in A} f_{ki} = 0$$

对于发点 v_s ，有

$$\sum_{j:(v_s, v_j) \in A} f_{sj} = v,$$

对于收点 v_t ，有

$$\sum_{k:(v_k, v_t) \in A} f_{kt} = v,$$

其中 v 为这个可行流的流量，即发点的净输出量。

2.最大流

最大流问题可以转化为下列的线性规划模型：

$$\begin{aligned} & \max v, \\ & s. t. \begin{cases} \sum_{j:(v_s, v_j) \in A} f_{sj} = v, \\ \sum_{j:(v_i, v_j) \in A} f_{ij} - \sum_{k:(v_k, v_i) \in A} f_{ki} = 0, & i \neq s, t, \\ \sum_{k:(v_k, v_t) \in A} f_{kt} = v, \\ 0 \leq f_{ij} \leq c_{ij}, & \forall (v_i, v_j) \in A. \end{cases} \end{aligned}$$

求解调用格式：

```
import networkx as nx

value, flow_dict = nx.maximun_flow(G, s, t, capacity, flow_func=None)
```

其中 s 为发点，t 为汇点，capacity 为边的容量，flow_func 为计算最大流量的函数，返回值 value 为最大流量的值，flow_dict 为流量在每条边上的分配情况。

3.最小费用流

设 b_{ij} 为弧 (v_i, v_j) 上的单位费用，则最小费用流可以转化为下列的线性规划模型：

$$\begin{aligned} & \min \sum_{(v_i, v_j) \in A} b_{ij} f_{ij}, \\ & s. t. \begin{cases} \sum_{j:(v_s, v_j) \in A} f_{sj} = v, \\ \sum_{j:(v_i, v_j) \in A} f_{ij} - \sum_{k:(v_k, v_i) \in A} f_{ki} = 0, & i \neq s, t, \\ \sum_{k:(v_k, v_t) \in A} f_{kt} = v, \\ 0 \leq f_{ij} \leq c_{ij}, & \forall (v_i, v_j) \in A. \end{cases} \end{aligned}$$

当 $v = v_{max}$ 时，为最小费用最大流问题；若 $v > v_{max}$ 则本问题无解。

求解调用格式：

```
import networkx as nx

flow_cost, flow_dict = nx.max_flow_min_cost(G, s, t, capacity, cost,
flow_func)
cost = nx.cost_of_flow(G, flow)
```

其中 s 为发点，t 为汇点，capacity 为边的容量，cost 为边上的单位费用，flow_func 为计算最大流量的函数，flow 表示流量，

返回值 flow_cost 为最大流最小费用的值，flow_dict 为流量在每条边上的分配情况，cost表示在 flow流量下的总费用。

关键路径

将路径权重取负，使用Dijkstra或者Floyd算法求出最短路径即可。

若转化为数学规划模型，

设 x_{ij} 为 0-1 变量，当作业 (i, j) 位于关键路径上取 1，否则取 0，则有

$$\begin{aligned} & \max \sum_{(i, j) \in A} t_{ij} x_{ij}, \\ & s. t. \begin{cases} \sum_{j: (1, j) \in A} x_{1j} = 1, \\ \sum_{j: (i, j) \in A} x_{ij} - \sum_{k: (k, i) \in A} x_{ki} = 0, \quad i \neq 1, n, \\ \sum_{k: (k, n) \in A} x_{kn} = 1, \\ x_{ij} = 0 \text{ or } 1, \quad \forall (i, j) \in A. \end{cases} \end{aligned}$$