

# Networkx库介绍

常鏐鏐  
2020.5

# 1. 顶点和边

**顶点**（node）是社会分析的任何单位，如个人、群体、组织和社区等，点的特征指的是这些单位本身的特征。

**边**（edge）：顶点之间的某种关系。

比如在社交媒体上，每个人账户可以看做一个节点，关注与被关注则可以看做用户之间的关系。

社会网络分析就是包括测量与调查点的特征和点之间的相互关系（边），将其用网络的形式表示出来，然后分析其关系的模式与特征。

# 相关代码

```
import networkx as nx
```

```
from matplotlib import pyplot as plt
```

## 建图

`G = nx.Graph()` 创建空的无向图   `G = nx.DiGraph()` 创建空的有向图

## 创建节点

`G.add_node(1)` 加入1这个点

`G.add_nodes_from([1,2,3])` 用一个列表批量加入点

## 删除节点

`G.remove_nodes_from([1,2,3])`

## 创建边

`G.add_edge(1, 2)` (1和2有一条边)

`G.add_edges_from([(1,2),(2,3)])` 用包含元组的列表创建边

`G.add_edge(2, 3, weight=0.9)` (权重0.9)

## 画图

```
nx.draw(G)
```

```
plt.show()
```

## 2.图的遍历

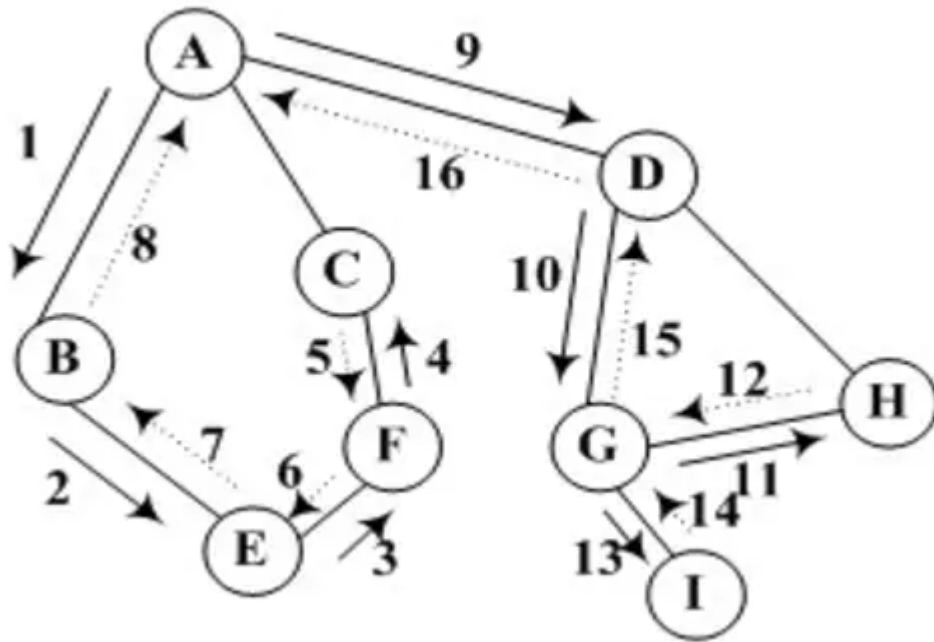
从图的某一个顶点出发，沿着边访遍图中所有的顶点，并且每个点只访问一次。

**遍历的实质：**找每个顶点邻接点的过程。

辅助数组visited[n]标记被访问过的顶点，0表示没有访问过，1表示访问过

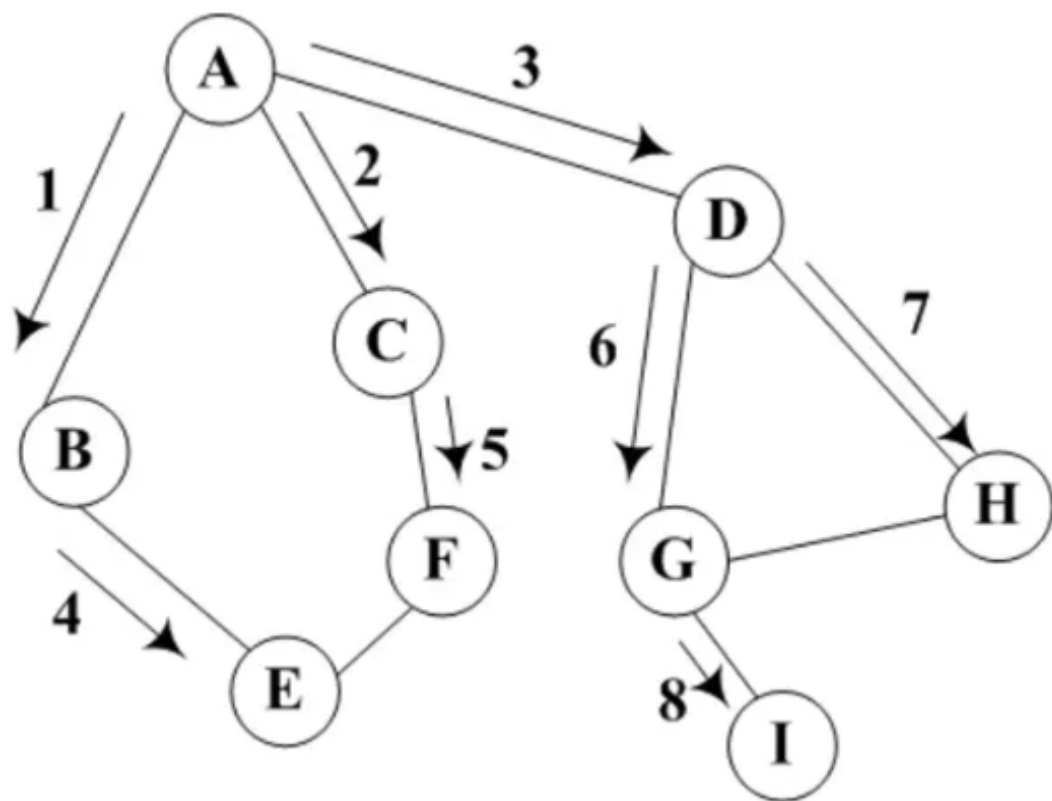
常用的遍历方法：深度优先、广度优先  
可以固定遍历顶点的顺序

## 深度优先搜索（depth-first search, DFS）



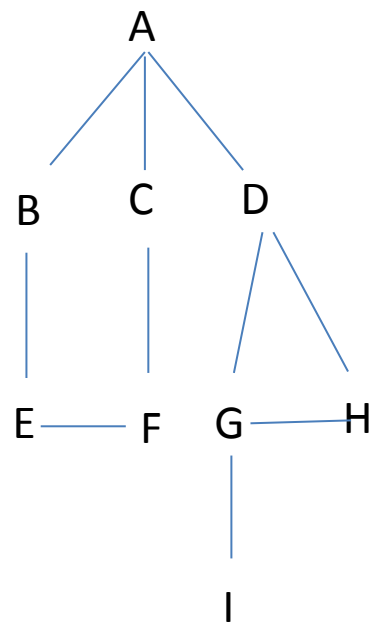
用树来比方，深度优先是沿着深度的方向访问树的节点，直到遍历该节点的所有分支，然后再回溯至该点，访问与之相邻的节点，直到遍历所有可达的节点。

A-B-E-F-C-D-G-H-I



## 广度优先搜索 (bread-first traversal or search, BFS)

首先访问最邻近的节点，然后继续访问与该节点相邻的部分。



### 3. 图的应用

**最短路径:** 在图中A点（源点）到达B点（终点）的多条路径中，寻找各边权值之和最小的路径，即为最短路径。

两点（源点到终点）间的最短路径 --Dijkstra算法（迪杰斯特拉算法）

某源点到其他各点的最短路径—Floyd算法（佛洛依德算法）

## 两点（源点到终点）间的最短路径 --Dijkstra算法

**初始化：**先找出源点 $v_0$ 达到各终点的**直达路径**  $(v_0, v_k)$  ,即通过一条线到达的路径

**选择：**从找出的路径中找出一条长度最短的路径  $(v_0, u)$

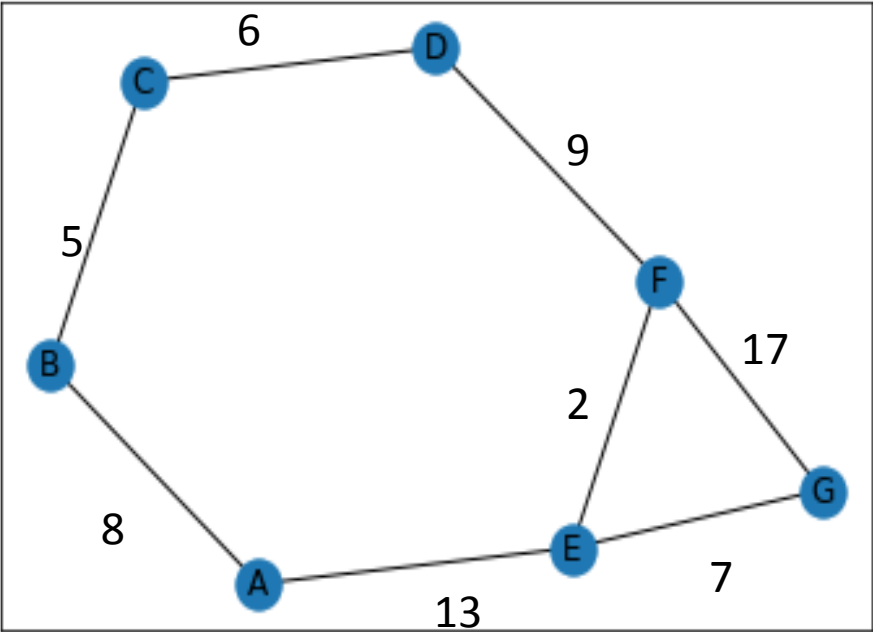
**更新：**对其余各条路径进行调整

如果图中存在线  $(u, v_k)$  , 且  $(v_0, u) + (u, v_k)$  （经过某点的路径）  
 $< (v_0, v_k)$  （原先找到的直达路径），就以路径  $(v_0, u, v_k)$  代替  $(v_0, v_k)$   
调整路径后，再找最短路径，以此类推。

将所有顶点放在集合 $V$ 中， $S$ 代表已求出最短路径顶点的集合。

$T=V-S$ ，尚未确定最短路径的顶点集合





A为源点，求到其他各点的最短距离  
V（所有点的集合）  
S（已求出的最短顶点的集合{B}  
T=S-V

	i=1	i=2	i=3	i=4	i=5	i=6	
B	8						
C	无穷大	13					
D	无穷大	无穷大	19	19	19		
E	13	13	13				
F	无穷大	无穷大	无穷大	15			
G	无穷大	无穷大	无穷大	20	20	20	
找到顶点	B	C	E	F	D	G	
距离	8	13	13	15	19	20	

## 相关代码

```
path=nx.dijkstra_path(G, source='H', target='F')  
print('节点H到F的路径: ', path)
```

```
distance=nx.dijkstra_path_length(G, source='H',  
target='F')  
print('节点H到F的最短距离为: ', distance)
```

## 4. 社会网络分析中的常用指标

**度中心度 (degree centrality)** 测量网络中一个节点与其他节点相联系的程度。分为绝对值和标准值。对于绝对值的计算，在拥有 $g$ 个节点的无向图中，节点 $i$ 的程度中心性就是与其他 $g-1$ 个节点的直接联系总数。对于标准值的计算：

	度中心性
绝对中心性值	$\text{InDegree}(v)$
标准化中心性值	$\frac{\text{InDegree}(v)}{(V-1)}$

分子：所要计算的节点与其他节点的直接联系总数

分母：该图中节点有可能的最大连接数 $V$ 减一

**中介中心度 (betweenness centrality)** ， 计算经过一个点的最短路径的数量。经过一个点的最短路径的数量越多，就说明它的中介中心度越高。在网络中，中介中心度越高，那么在节点之间传播信息的能力就越强。一般跨界者会在多个社会网络之间体现出较强的中介中心度。

得到中介中心度的三个步骤：

- 1、计算每对节点 (s,t) 之间的最短路径，需要得到具体的路径信息
- 2、分析得到的所有最短路径，判断某节点是否在最短路径上
- 3、将刚刚的判断进行累加，得到从s到t的最短路径经过该节点的数量，其中，用经过该节点的最短路径除以所有节点对的最短路径总数，这个比率就是该点的中介中心性

**接近中心度（closeness centrality）**，计算的是一个点到其他所有点的距离的总和，这个总和越小就说明这个点到其他所有点的路径越短，也就说明这个点距离其他所有点越近。  
接近中心度体现的是一个点与其他点的近邻程度。

这个点的紧密中心性 基于该节点到网络中其他所有节点的最短路径之和。如果进行归一化，那么就是求这个节点到其他所有节点的平均最短距离。一个节点的平均最短距离( $d_i$ )越小，那么该节点的紧密中心性越大。 $d_i$ 越小，意味着节点 $v_i$ 更接近网络中的其他节点，于是把 $d_i$ 的倒数定义为节点 $v_i$ 的紧密中心性，即 $CC(i)$ 。

$$d_i = \frac{1}{n-1} \sum_{j \neq i} d_{ij},$$

$$CC(i) = \frac{1}{d_i} = \frac{n-1}{\sum_{j \neq i} d_{ij}}.$$

相关代码：

```
A=nx.degree centrality(G)
```

```
B=nx.betweenness_centrality(G)
```

```
C=nx.closeness_centrality(G)
```