

Python图论算法实现工具——NetworkX (3) 有向图、多图等图生成器

点击查看原文可进入我的个人博客（试运行）查看具有完整引用功能的文章~

本文是参考NetworkX官方文档^[1]“Python图论算法实现工具——NetworkX”系列的第三篇文章，本系列往期内容：

【图文专辑】：[Python图论算法实现工具——NetworkX](#)

1. 有向图 (Directed graphs)

NetworkX的DiGraph类提供了针对于有向边 (directed edges) 的额外属性，例如：`DiGraph.out_edges()`、`DiGraph.in_degree()`、`DiGraph.predecessors(n)` (返回n的前驱结点的迭代器)、`DiGraph.successors(n)` (返回n的后继结点的迭代器)等。

为了使算法在两类图（有向图与无向图）上可以轻松使用，当`degree`等于`in_degree`与`out_degree`的和时（即使有时不能保证一致），有向图版本的`neighbors()`方法与`successors()`方法等价。

我们可以使用`nx.DiGraph()`创建一个空的有向图：

```
1 DG = nx.DiGraph() # 创建一个空的有向图
2 DG.add_weighted_edges_from([(1, 2, 0.5), (3, 1, 0.75)]) # 向
   空有向图中添加结点
3 out_degree = DG.out_degree(1, weight='weight') # 查看DG的出度
4 degree = DG.degree(1, weight='weight') # 查看DG的度
5 successors = list(DG.successors(1)) # 查看结点1的后继结点列表
6 neighbors = list(DG.neighbors(1)) # 查看结点1的邻接结点列表
7 print('out_degree:', out_degree)
8 print('degree:', degree)
9 print('successors:', successors)
10 print('neighbors:', neighbors)
```

图DG

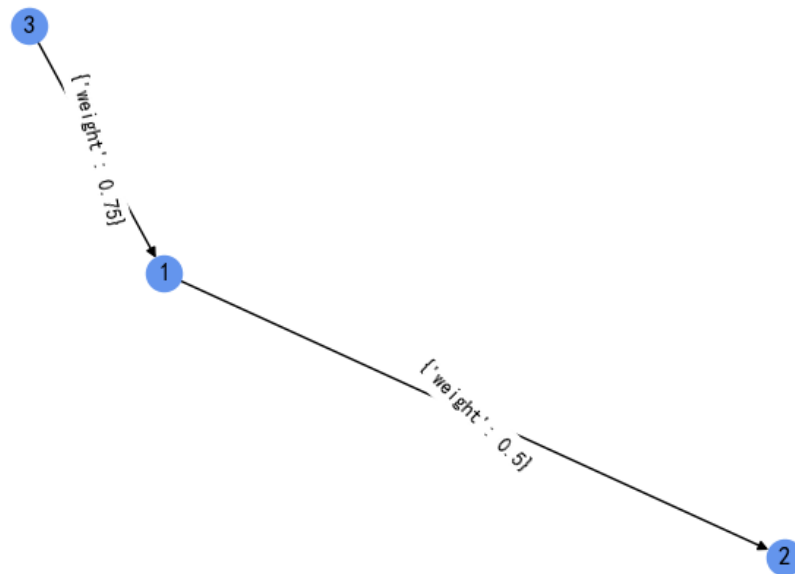


图 1: 有向图DG的可视化展示

输出:

```
1 out_degree: 0.5
2 degree: 1.25
3 successors: [2]
4 neighbors: [2]
```

注意到有一些算法仅适用于有向图，如果需要将有向图转换为无向图进而进行某些操作，可以使用 `Graph.to_undirected()` 方法，即：

```
1 G = nx.DiGraph()
2 G.to_undirected()
```

或使用:

```
1 G = nx.DiGraph()
2 H = nx.Graph(G)
```

2. 多图 (Multigraphs)

Networkx 提供了允许在任意一对结点之间存在多个边的类。在 `MultiGraph` 和 `MultiDiGraph` 类中，允许添加两条的相同边（比如两条边连接的结点相同但边存储数据不同）。对于某些应用情况来说这也许很有效，但许多算法在这些图上不能很好的定义。对于可以进行明确定义的方法，例如：`MultiGraph.degree()` 可以在 `Networkx` 实现。否则，应当用一种使得方法定义清晰的方式转换为标准的图。

```
1 >>> MG = nx.MultiGraph() # 生成一个空的多图
2 >>> MG.add_weighted_edges_from([(1, 2, 0.5), (1, 2, 0.75),
3   (2, 3, 0.5)])
4 >>> dict(MG.degree(weight='weight')) # MG的度的字典
5 {1: 1.25, 2: 1.75, 3: 0.5}
6 >>> GG = nx.Graph() # 将多图MG转换成一般的图GG
7 >>> for n, nbrs in MG.adjacency(): # 对MG的结点进行迭代
8   ...     for nbr, edict in nbrs.items(): # 迭代某一结点的所有邻接结
9     ...         minvalue = min([d['weight'] for d in
10   edict.values()]) # 记录某结点的邻接结点中权值最小的结点权值
11   ...         GG.add_edge(n, nbr, weight = minvalue) # 将
12   minvalue添加到图GG中
13 >>> nx.shortest_path(GG, 1, 3) # 求图GG的最短路径
14 [1, 2, 3]
```

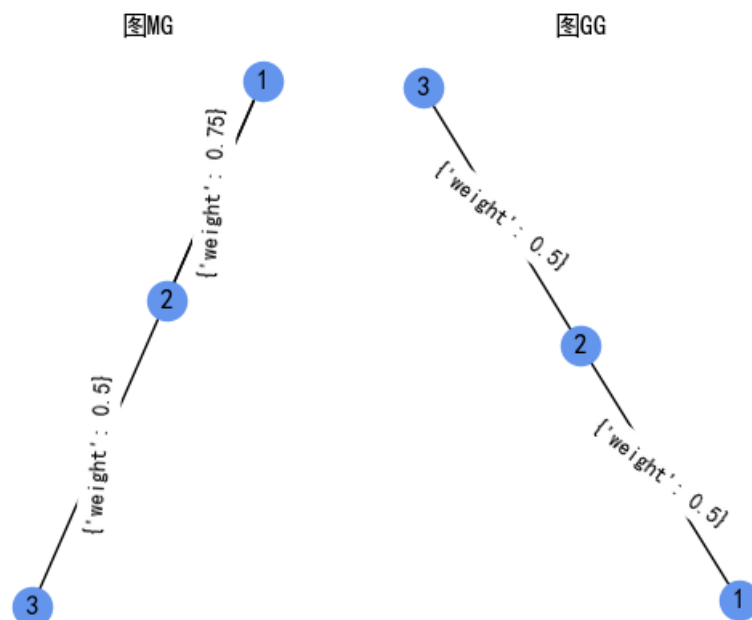


图 2：多图MG&图GG

注意：这里发现了一个关于NetworkX使用 `nx_draw()` 方法绘制多图时无法绘制相同边的技术问题^[2],若您有解决该问题的方案，麻烦您和我取得联系（@673235106@qq.com）。

3. 图生成器和图操作

除了根据结点或边构造图之外，也可以通过以下方式生成图：

1. 应用经典的图操作，例如：

方法	具体含义
<code>subgraph(G, nbunch)</code>	由图 G 的nbunch ^[3] 所生成的子图
<code>union(G1, G2)</code>	图 G_1 与图 G_2 的并集
<code>disjoint_union(G1,G2)</code>	假设所有结点都不相同时，图 G_1 与图 G_2 的并集
<code>cartesian_product(G1,G2)</code>	返回一个笛卡尔积 ^[4] 的图
<code>compose(G1,G2)</code>	标识两个图共同结点的组合图
<code>complement(G)</code>	图 G 的补图 ^[5]
<code>create_empty_copy(G)</code>	返回一个相同图种类的空白拷贝
<code>to_undirected(G)</code>	返回一个图 G 的无向表示形式
<code>to_directed(G)</code>	返回一个图 G 的有向表示形式

2. 使用经典的小图声明方法，例如：

方法	具体含义
<code>nx.petersen_graph()</code>	生成一个petersen图 ^[6]
<code>nx.tutte_graph()</code>	生成一个tutte图 ^[7]
<code>nx.sedgewick_maze_graph()</code>	生成一个sedgewick maze图
<code>nx.tetrahedral_graph()</code>	生成一个四面体图 ^[8]

3. 使用经典图的生成器，例如：

案例	具体含义
<code>K_5 = nx.complete_graph(5)</code>	生成一个5阶完全图 K_5
<code>K_3_5 = nx.complete_bipartite_graph(3, 5)</code>	生成一个完全二部图 $K_{3,5}$
<code>barbell = nx.barbell_graph(10, 10)</code>	生成一个barbell图 ^[9]
<code>lollipop = nx.lollipop_graph(10, 20)</code>	生成一个lollipop ^[10]

4. 使用随机图生成器，例如：

```

1 >>> er = nx.erdos_renyi_graph(100, 0.15)
2 >>> ws = nx.watts_strogatz_graph(30, 3, 0.1)
3 >>> ba = nx.barabasi_albert_graph(100, 5)
4 >>> red = nx.random_lobster(100, 0.9, 0.9)

```

5. 使用常见的图格式（例如边列表、邻接列表、GML、GraphML、pickle模块、LEDA等）读取存储在文件中的图

```

1 >>> nx.write_gml(red, "path.to.file")
2 >>> mygraph = nx.read_gml("path.to.file")

```

4. 图的分析

图 G 的结构可以使用许多种图方法的python函数来分析，例如：

```

1 >>> G = nx.Graph()
2 >>> G.add_edges_from([(1, 2), (1, 3)])
3 >>> G.add_node("spam")          # 添加结点 "spam"
4 >>> list(nx.connected_components(G)) # 连通分量
5 [{1, 2, 3}, {'spam'}]
6 >>> sorted(d for n, d in G.degree()) # 图G的度的排序
7 [0, 1, 1, 2]
8 >>> nx.clustering(G)            # 聚类
9 {1: 0, 2: 0, 3: 0, 'spam': 0}

```

同时对于在需要遍历二元组：（结点，值）的使用场景中，可以使用Python的dict数据结构存储相关信息，例如：

```
1 >>> sp = dict(nx.all_pairs_shortest_path(G))
2 >>> sp[3]
3 {3: [3], 1: [3, 1], 2: [3, 1, 2]}
```

NetworkX已实现的图论相关算法可以参考：NetworkX官方文档-reference-algorithms[\[11\]](#)

到这里，NetworkX工具的所有入门知识就到这里结束啦，完结撒花~

在NetworkX中，关于图的可视化部分在之前的文章中已有简单提及。事实上NetworkX调用了Matplotlib的相关API，熟悉Matplotlib的朋友应该很快就能上手。这里就不过多提及了。

如果喜欢这篇内容的话欢迎转发、收藏本文章，您的喜欢是我写作的最大动力！

欢迎关注我的微信公众号：



微信搜一搜

Q Afterlunch42



一位数学专业的在读大学生(菜鸡)

生活&音乐&学习&随笔

用文字记录平淡生活中每一个值得记录的瞬间。

感谢在茫茫人海中与你相遇。

做点温暖的事情，

愿你也能感受到身边的温暖。

参考资料:

[1] [NetworkX2.4官方文档-install](#)

<https://networkx.github.io/documentation/stable/index.html>

[2] [相关问题 \(stack overflow\) : Plotting directed graphs in Python in a way that show all edges separately](#)

<https://stackoverflow.com/questions/10379448/plotting-directed-graphs-in-python-in-a-way-that-show-all-edges-separately>

[3] [NetworkX 1.9.1 reference-glossary-nbunch](#)

<https://networkx.github.io/documentation/networkx-1.9.1/reference/glossary.html>

[4] [wolfram: Graph Cartesian Product](#)

<https://mathworld.wolfram.com/GraphCartesianProduct.html>

[5] [wolfram: Graph Complement](#)

<https://mathworld.wolfram.com/GraphComplement.html>

[6] [wolfram: Petersen Graph](#)

<https://mathworld.wolfram.com/PetersenGraph.html>

[7] [wolfram: Tutes Graph](#)

<https://mathworld.wolfram.com/TutesGraph.html>

[8] [wolfram: Tetrahedral Graph](#)

<https://mathworld.wolfram.com/TetrahedralGraph.html>

[9] [wolfram: Barbell Graph](#)

<https://mathworld.wolfram.com/BarbellGraph.html>

[10] [wolfram: Lollipop Graph](#)

<https://mathworld.wolfram.com/LollipopGraph.html>

噗~

[11] [NetworkX官方文档-reference-algorithms](#)

<https://networkx.github.io/documentation/stable/reference/algorithms/index.html>