

クレジット:

UTokyo Online Education データマイニング入門 2018 森 純一郎

ライセンス:

利用者は、本講義資料を、教育的な目的に限ってページ単位で利用することができます。特に記載のない限り、本講義資料はページ単位でクリエイティブ・コモンズ 表示-非営利-改変禁止 ライセンスの下に提供されています。

<http://creativecommons.org/licenses/by-nc-nd/4.0/>

本講義資料内には、東京大学が第三者より許諾を得て利用している画像等や、各種ライセンスによって提供されている画像等が含まれています。個々の画像等を本講義資料から切り離して利用することはできません。個々の画像等の利用については、それぞれの権利者の定めるところに従ってください。



# NetworkXライブラリ

NetworkX is a Python package for the creation, manipulation, and study of the structure, dynamics, and functions of complex networks.

以下は2.X系のNetworkXの説明です。1.X系とは一部異なる仕様があります。

```
In [ ]: import networkx as nx
        from networkx.algorithms import community
        import pandas as pd
        import numpy as np
        import matplotlib.pyplot as plt
        %matplotlib inline
```

```
In [ ]: # 空の無向グラフの作成
        G = nx.Graph()
```

```
In [ ]: # グラフにノード追加
        G.add_node(1)

        # グラフにラベル付きノード追加
        G.add_node('one')

        # グラフに属性付きノード追加
        G.add_node(2, weight=5)

        # 属性には任意のオブジェクトを付加できる
        G.add_node(3, name=['node', 'number', 'three'])

        # リストの要素からノード追加
        # 集合, 辞書, 文字列, グラフオブジェクトも指定可能
        G.add_nodes_from([4,5,6])
```

```
In [ ]: # グラフに含まれるすべてのノードをリストとして返す
        print(G.nodes)
        print(G.nodes.data())
```

```
In [ ]: # ノードの属性情報を辞書として返す
        print(G.nodes[3])
        print(G.nodes[3]['name'])
```

```
In [ ]: # ノードの繰り返し処理
        for n in G:
            print(n)
```

```
In [ ]: # グラフにエッジ追加
G.add_edge(1,2)

# グラフに属性付きエッジ追加
G.add_edge(2,3, weight=10, name="edge from 2 to 3")

# タプルを要素としたリストからエッジ追加
G.add_edges_from([(3,4),(3,5),(2,4)])

# タプルの3番目の要素をエッジの重みとして、リストから重み付きエッジ追加
G.add_weighted_edges_from([(4,5,20),(5,6,30)])
```

```
In [ ]: # グラフに含まれるすべてのエッジをリストとして返す
print(G.edges)
print(G.edges.data())
```

```
In [ ]: # エッジの繰り返し処理
for e in G.edges:
    print(e)
```

```
In [ ]: # ノードに隣接するノード
print(list(G.neighbors(2)))

# ノードに隣接するノードの情報の辞書を返す
print(G[2])
print(G.adj[2])

# エッジの情報
print(G[2][3])
print(G.edges[2, 3])

# エッジの属性
print(G[2][3]['name'])
print(G.edges[2, 3]['weight'])
```

```
In [ ]: # グラフの描画
nx.draw(G, with_labels=True)
```

```
In [ ]: # グラフからノードとそのノードに接続するすべてのエッジを削除
G.remove_node('one')

# グラフからエッジを削除
G.remove_edge(4,5)

# グラフからすべてのノードとエッジを削除
# G.clear
```

```
In [ ]: # エッジがあるかの確認
print(G.has_edge(1,2))
print(G.has_edge(1,3))
```

```
In [ ]: # ネットワーク図をファイルに保存
nx.draw(G, with_labels=True)
plt.savefig('network.png')
```

```
In [ ]: # ノードの数
print(len(G))

# エッジの数
print(G.size())
```

```
In [ ]: # エッジの重みを1に設定し直す
G[2][3]['weight']=1
G[5][6]['weight']=1

# グラフの隣接行列
print(nx.adjacency_matrix(G))
print(nx.adjacency_matrix(G).toarray())
```

```
In [ ]: # 隣接行列の積
A=nx.adjacency_matrix(G).toarray()
print(np.dot(A,A))
```

```
In [ ]: # 最短経路
path = nx.shortest_path(G)
print(path[1][6])
print(path[4][6])

# ノード1からの最短経路
print(nx.shortest_path(G,1))

# ノード1と6の間の最短経路
print(nx.shortest_path(G,1,6))

# ノード1と6の間の最短経路長
print(nx.shortest_path_length(G,1,6))
```

```
In [ ]: #平均最短距離
print(nx.average_shortest_path_length(G))

#平均クラスタリング係数
print(nx.average_clustering(G))
```

```
In [ ]: # 次数中心性 (次数/ネットワークの最大次数 (n-1) で標準化)
print(nx.degree_centrality(G))

# 近接中心性
print(nx.closeness_centrality(G))

# 媒介中心性
print(nx.betweenness_centrality(G))
```

```
In [ ]: # 媒介中心性の値でノードの大きさを変えて可視化
node_size = np.array(list((nx.degree_centrality(G)).values()))
nx.draw(G, with_labels=True,
        node_size = [v * 3000 for v in node_size])
```

```
In [ ]: # 有効グラフの作成 (ただし自己閉路を含まない)
DiG = nx.DiGraph()
DiG.add_edges_from([(1,2),(2,3),(2,4)])
nx.draw(DiG, with_labels=True)
```

```
In [ ]: # 有向グラフにおける点の後続点
print(list(DiG.successors(2)))

# 有向グラフにおける点の先行点
print(list(DiG.predecessors(2)))
```

```
In [ ]: # ノードの次数
print(DiG.degree(2))

# ノードの入次数
print(DiG.in_degree(2))

# ノードの出次数
print(DiG.out_degree(2))

# グラフの各ノードの次数
list(DiG.degree)
```