

به نام خدا

درس : شبکه های اجتماعی

پروژه یک

استاد: دکتر مریم حسینی

اعضای گروه:

زهرا حیدری

فاطمه سادات رضوی

سوال 1:

رسم گراف با استفاده از کتابخانه های `panda` , `networkx` :

برای رسم گراف داده ها ابتدا داده ها یعنی گره ها و گره هایی که توسل یالها

با هم در ارتباط هستند در یک فایل متنی ذخیره می کنیم و با استفاده از

`Pd.read_csv()` فایل داده ای دریافت می شود.

بااستفاده از تابع `from-pandas-edgelist()` گراف مربوط به فایل خوانده شده

ذخیره میشود.

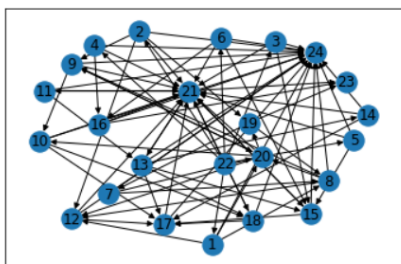
با استفاده از `Digraph` گراف را جهت دار در نظر میگیریم و سپس با تابع

`Draw` گراف رسم میشود.

Data set 1:

```
[2]: import networkx as nx
import pandas as pd
```

```
22]: df=pd.read_csv('arcs.txt', sep=' ', names=['n1','n2','Weight'])
G=nx.from_pandas_edgelist(df,'n1','n2',create_using=nx.DiGraph)
k_pos=nx.spring_layout(G, k=2.0)
nx.draw_networkx(G,k_pos)
```



در شکل خروجی نمایش گراف که متشکل از گره هایی که توسط یالها باهم ارتباط دارند.

با تابع `layout` گره های متصل شده توسط یالها نزدیک به هم قرار دارند.

همچنین پارامتر `k` برای فاصله میان گره هاست.

تعداد یالها و گره ها ی مجموعه داده اول:

با استفاده از تابع edges میتوان گره هایی که با یال به هم متصل هستند با استفاده از تابع nodes() گره های گراف و توابع number-of-edges() و number-of-nodes تعداد یالها و گره ها در خروجی نمایش داده می شوند.

```
23]: G.edges()

23]: OutEdgeView([(22, 1), (22, 2), (22, 3), (22, 4), (22, 5), (22, 6), (1, 24), (1, 8), (1, 12), (1, 20), (2, 24), (2, 9), (2, 12), (2, 19), (2, 21), (3, 2
4), (3, 15), (3, 21), (4, 24), (4, 16), (4, 21), (5, 24), (5, 15), (5, 21), (6, 24), (6, 15), (6, 16), (6, 21), (16, 23), (16, 24), (16, 21), (19, 23),
(19, 7), (19, 8), (21, 23), (21, 11), (21, 13), (21, 15), (21, 18), (7, 24), (7, 8), (7, 20), (8, 24), (8, 9), (8, 12), (8, 20), (9, 24), (9, 10), (9,
20), (9, 21), (10, 24), (10, 17), (10, 18), (10, 21), (11, 24), (11, 13), (11, 21), (12, 24), (12, 21), (12, 17), (13, 24), (13, 14), (13, 15), (13, 1
7), (13, 18), (13, 21), (14, 24), (14, 17), (14, 21), (15, 24), (15, 17), (15, 21), (17, 24), (17, 21), (18, 24), (18, 17), (18, 21), (20, 9), (20, 1
0), (20, 12), (20, 19), (20, 21)])

24]: G.nodes()

24]: NodeView((22, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 16, 23, 19, 21, 24, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 17, 18, 20))

25]: G.number_of_edges()

25]: 82

26]: G.number_of_nodes()

26]: 24
```

مجموعه داده 2

```
: #data set twitter
DFA=pd.read_csv('twitter_combined.txt', sep=' ', names=['n1','n2'])
DFA
```

```
:      n1      n2
0  214328887  34428380
1   17116707  28465635
2   380580781  18996905
3   221036078  153460275
4   107830991  17868918
...      ...      ...
2420761  99841247  154263215
2420762  99841247  194403468
2420763  99841247  180165101
2420764  99841247  253509115
2420765  99841247  463410501
```

2420766 rows × 2 columns

```
: G2=nx.from_pandas_edgelist(DFA,'n1','n2',create_using=nx.DiGraph)
#nx.draw_networkx(G2)
```

تعداد یال و گره های مجموعه داده دوم:

```
G2.number_of_edges()
```

1768149

```
G2.number_of_nodes()
```

81306

سوال دوم :

ابتدا گراف مجموعه داده را با روش گفته شده در سوال یک می سازیم
سپس با توابع موجود در کتابخانه های سوال یک قطر، شعاع، درجه مرکزیت، بینابینی،
بردارویژه و pagerank را در خروجی مشاهده می کنیم:

قطر با استفاده از تابع `nx.diameter(G)`:

شعاع با تابع `nx.radius(G)`

```
1]: import networkx as nx
import pandas as pd
```

```
2]: df=pd.read_csv('arcs.txt', sep=' ', names=['n1','n2','Weight'])
G=nx.from_pandas_edgelist(df,'n1','n2',create_using=nx.Graph)
```

```
3]: nx.diameter(G)
```

```
3]: 3
```

```
4]: nx.radius(G)
```

```
4]: 2
```

مقدار مرکزیت درجه:

تابع `degree centrality(Graph_name)` مرکزیت گراف را در خروجی نمایش میدهد
بر اساس این مرکزیت، در یک گراف غیرجهتدار، هر چه یک گره دارای درجه بالاتری
باشد، دارای مرکزیت درجه بالاتری است. درجه یک گره،
تعداد یالهای متصل به آن است.

```
nx.degree_centrality(G)
```

```
{22: 0.2608695652173913,  
1: 0.21739130434782608,  
2: 0.2608695652173913,  
3: 0.17391304347826086,  
4: 0.17391304347826086,  
5: 0.17391304347826086,  
6: 0.21739130434782608,  
16: 0.21739130434782608,  
23: 0.13043478260869565,  
19: 0.21739130434782608,  
21: 0.7391304347826086,  
24: 0.7826086956521738,  
7: 0.17391304347826086,  
8: 0.30434782608695654,  
9: 0.2608695652173913,  
10: 0.2608695652173913,  
11: 0.13043478260869565,  
12: 0.30434782608695654,  
13: 0.30434782608695654,  
14: 0.17391304347826086,  
15: 0.30434782608695654,  
17: 0.34782608695652173,  
18: 0.21739130434782608,  
20: 0.34782608695652173}
```

مرکزیت نزدیکی:

در کتابخانه Networkx از تابع `closeness centrality` برای محاسبه مرکزیت درجه استفاده میشود.

در این تابع ارامتر اول، گراف موردنظر است، پارامتر دوم گره‌های است که می‌خواهیم مقدار مرکزیت نزدیکی فقط برای آن

محاسبه شود، پارامتر سوم یک ویژگی از یال‌ها مثلاً وزن است که اگر نوشته شود، کوتاهترین مسیر بر اساس آنها محاسبه میشود.

```
n [6]: nx.closeness centrality(G)
```

```
Out[6]: {22: 0.4791666666666667,  
1: 0.5476190476190477,  
2: 0.575,  
3: 0.5348837209302325,  
4: 0.5348837209302325,  
5: 0.5348837209302325,  
6: 0.5476190476190477,  
16: 0.5609756097560976,  
23: 0.5111111111111111,  
19: 0.45098039215686275,  
21: 0.7931034482758621,  
24: 0.8214285714285714,  
7: 0.5348837209302325,  
8: 0.5897435897435898,  
9: 0.575,  
10: 0.5609756097560976,  
11: 0.5111111111111111,  
12: 0.5897435897435898,  
13: 0.5609756097560976,  
14: 0.5227272727272727,  
15: 0.575,  
17: 0.575,  
18: 0.5348837209302325,  
20: 0.6052631578947368}
```


بینابینی:

با استفاده از تابع nx.betweenness centrality():

مقدار این مرکزیت بر اساس موقعیت گره‌ها در شبکه و قرار گرفتن آنها در کوتاهترین مسیر میان جفت گره‌های دیگر محاسبه می‌شود.

```
nx.betweenness centrality(G)
```

```
{22: 0.023197816676077544,  
1: 0.014978927528334643,  
2: 0.037832649344507044,  
3: 0.008315668740569925,  
4: 0.00893913947273631,  
5: 0.008315668740569925,  
6: 0.012103547528448715,  
16: 0.011923583662714097,  
23: 0.01197063805759458,  
19: 0.018324549846288975,  
21: 0.26407882302151076,  
24: 0.30752511651721137,  
7: 0.00768868812347073,  
8: 0.019985569985569978,  
9: 0.007155163676902806,  
10: 0.007811029550159985,  
11: 0.00026350461133069827,  
12: 0.01656785243741765,  
13: 0.00849802371541502,  
14: 0.00026350461133069827,  
15: 0.012721155655938263,  
17: 0.013109354413702236,  
18: 0.0012516469038208167,  
20: 0.03883845622976058}
```

بردار ویژه و Page rank

In [8]:

```
nx.eigenvector_centrality(G)
```

Out[8]: {22: 0.11879320033164695,
1: 0.14563318558533997,
2: 0.18556822631955108,
3: 0.1468309367906904,
4: 0.13758790616760433,
5: 0.1468309367906904,
6: 0.1663094057737224,
16: 0.15228909261647527,
23: 0.08212315879986454,
19: 0.0974026107207723,
21: 0.39237262642197596,
24: 0.4122526167205757,
7: 0.11379569477884902,
8: 0.1790739029765314,
9: 0.20248128968815782,
10: 0.21283509230819364,
11: 0.13208315439452714,
12: 0.22752540868722496,
13: 0.2280453042132963,
14: 0.16572254472034778,
15: 0.22455497095138957,
17: 0.26300427080324673,
18: 0.19294521993013458,
20: 0.20095505235999375}

```
[9]: nx.pagerank(G)
```

```
[9]: {22: 0.040959250571295895,  
      1: 0.033347393229418675,  
      2: 0.03904779977381961,  
      3: 0.0277346066766039,  
      4: 0.028229020807731577,  
      5: 0.0277346066766039,  
      6: 0.03365585159813139,  
      16: 0.0348314767943331,  
      23: 0.023312777473857522,  
      19: 0.03525077848752567,  
      21: 0.10298220997367312,  
      24: 0.1081388877401876,  
      7: 0.02821635378877245,  
      8: 0.045146932687636754,  
      9: 0.038302878452865036,  
      10: 0.03810415245590017,  
      11: 0.021934666691122394,  
      12: 0.04382229749029902,  
      13: 0.044710864282869106,  
      14: 0.027183039411740564,  
      15: 0.044692336797281906,  
      17: 0.049396153149038134,  
      18: 0.032581158121369316,  
      20: 0.05068450686792298}
```

```
└──┘
```