

**Министерство науки и высшего образования Российской Федерации
ФЕДЕРАЛЬНОЕ ГОСУДАРСТВЕННОЕ АВТОНОМНОЕ
ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЕ УЧРЕЖДЕНИЕ ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ
«Национальный исследовательский университет ИТМО»
(Университет ИТМО)**

Факультет Инфокоммуникационных технологий (ИКТ)

Образовательная программа Мобильные и сетевые технологии

О Т Ч Е Т
по Лабораторной работе

Дисциплина: Методы сетевого анализа.

Специальность: 09.03.03 Прикладная информатика.

Выполнил:

Балцат К. И.,

студент группы К33401

Санкт-Петербург
2023

ЗАДАНИЕ

Можно использовать один из графов, полученных в ходе предыдущей работы, или создать новый. Добавьте изображение графа в отчёт. Данная работа посвящена исследованию социального графа посредством вычисления различных метрик. Некоторые метрики были затронуты в предыдущей работе и не дублируются в этой, поэтому в случае создания нового графа повторите также пункты 6 и 7 из лабораторной работы №1.

Найдите наиболее авторитетных пользователей

В качестве метрики авторитетности пользователя используйте центральность - число минимальных кратчайших путей между любыми двумя его “друзьями” или “собеседниками”, проходящих через него.

Вычислите плотность социального графа

Плотность графа - это отношение реального числа связей в графе к максимально возможному в неориентированном графе с тем же числом вершин.

Является ли граф связным? Что это означает применительно к исследуемому социальному графу?

Связный граф - граф, содержащий ровно одну компоненту связности. Это означает, что между любой парой вершин этого графа существует как минимум один путь.

Рассчитайте максимальное, минимальное и среднее значение степени узлов графа

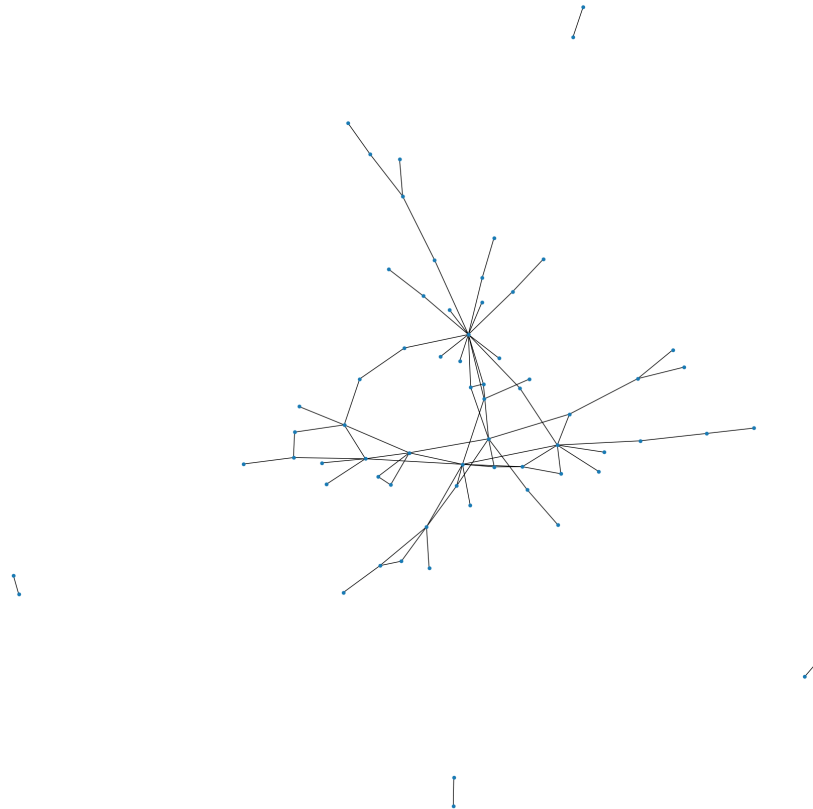
Рассчитайте модулярность графа

Модулярность - это скалярная величина из отрезка $[-1, 1]$, которая количественно описывает неформальное определение структуры сообществ.

ВЫПОЛНЕНИЕ

Вывод графов из Лабораторной работы 1.

Социальный граф для людей, являющихся членами обоих сообществ



Поиск наиболее авторитетных пользователей по метрике центральности посредничества. Вверху для ориентированного графа, внизу – неориентированного.

	ID	Centrality
18	155846028	0.20535742035742036
33	144735090	0.16442501942501941
19	463569168	0.15987567987567988
1	5379200	0.13185703185703188
17	155218497	0.11613442113442111
22	69518491	0.1003108003108003
5	227014	0.08158508158508158
12	435009255	0.06705516705516706
8	70936303	0.05975135975135976
30	157040051	0.05205128205128205


```

[8] b = nx.betweenness_centrality(G1) # Для поиска наиболее авторитетных пользователей на неориентированном графе мы выбрали центральность посредничества
result = b.items() # Достаём ID пользователей и полученные для них значения центральности и
data = list(result) # помещаем их в список,
arrayG1 = np.array(data) # после чего помещаем их в массив
for i in range(len(arrayG1)): # Создаём цикл for, который проходит по каждому значению центральности в нём и
    arrayG1[i][1] = Decimal(arrayG1[i][1]) # переводит это значение в формат float без использования е*(-x)

[9] df = pd.DataFrame(arrayG1) # Создаём датасет с ID и изменёнными значениями центральности
df = df.rename(columns={df.columns[0]: 'ID', df.columns[1]: 'Centrality'}) # Переименовываем название столбцов
df = df.sort_values(by='Centrality', ascending=False) # Сортируем по мере уменьшения центральности
df[0:10] # Выводим топ-10

```

	ID	Centrality
33	144735090	0.3898290598290598
18	155846028	0.27924630924630933
1	5379200	0.18975135975135984
19	463569168	0.1567987567987568
57	709276449	0.1431235431235431
22	69518491	0.11836829836829837
17	155218497	0.10264957264957267
5	227014	0.1020979020979021
61	126346259	0.10069930069930069
12	435009255	0.08958818958818958

Вычисление плотности социального графа.

▼ **Вычисление плотности социального графа**

1) <https://networkx.org/documentation/stable/reference/generated/networkx.classes.function.density.html>

```

[10] nx.density(G) # Плотность ориентированного графа

0.03143374038896427

```

```

[11] nx.density(G1) # Плотность неориентированного графа

0.03573043871551334

```

Проверка графа на связность.

▼ **Проверка графа на связность**

Для ориентированного графа не работает

1) https://networkx.org/documentation/stable/reference/algorithms/generated/networkx.algorithms.components.is_connected.html

```

[12] nx.is_connected(G1) # Проверка неориентированного графа на связность

False

```

Расчёт максимального, минимального и среднего значения степени узлов графа.

Расчёт максимального, минимального и среднего значения степени узлов графа

1) <https://networkx.org/documentation/stable/reference/classes/generated/networkx.Graph.degree.html>

```
[13] degrees = [val for (node, val) in G.degree()] # Достаём значения степеней узлов ориентированного графа и помещаем их в массив
      print("Максимальная степень узла ориентированного графа:", max(degrees)) # Выводим максимальное значение степени узла
      print("Минимальная степень узла ориентированного графа:", min(degrees)) # Выводим минимальное значение степени узла
      print("Средняя степень узла ориентированного графа:", mean(degrees)) # Выводим среднее значение степени узла
```

Максимальная степень узла ориентированного графа: 19
Минимальная степень узла ориентированного графа: 1
Средняя степень узла ориентированного графа: 4.149253731343284

```
[14] degrees = [val for (node, val) in G1.degree()] # Достаём значения степеней узлов неориентированного графа и помещаем их в массив
      print("Максимальная степень узла ориентированного графа:", max(degrees)) # Выводим максимальное значение степени узла
      print("Минимальная степень узла ориентированного графа:", min(degrees)) # Выводим минимальное значение степени узла
      print("Средняя степень узла ориентированного графа:", mean(degrees)) # Выводим среднее значение степени узла
```

Максимальная степень узла ориентированного графа: 14
Минимальная степень узла ориентированного графа: 1
Средняя степень узла ориентированного графа: 2.3582089552238807

Расчёт модулярности графа.

Расчёт модулярности графа

Не работает для ориентированного графа

1) <https://networkx.org/documentation/stable/reference/algorithms/generated/networkx.algorithms.community.quality.modularity.html>

2)

https://networkx.org/documentation/stable/reference/algorithms/generated/networkx.algorithms.community.label_propagation.label_propagation_communities.html

3)

https://networkx.org/documentation/stable/reference/algorithms/generated/networkx.algorithms.communitylouvainlouvain_communities.html

```
[15] nx_comm.modularity(G1, nx_comm.label_propagation_communities(G1)) # Расчёт модулярности неориентированного графа с разбиением на сообщества с помощью метода библиотечного
      0.524755648133312
```

```
[16] partition = nx.community.louvain_communities(G1) # Метод Лувейна для разбиения на сообщества (его мы использовали в лабораторной работе №1)
      nx_comm.modularity(G1, partition) # Расчёт модулярности неориентированного графа с разбиением на сообщества с помощью метода Лувейна
      0.647892965870854
```

ВЫВОД

Я выполнил лабораторную работу и на практике освоил методы анализа сетей.