## Звіт

# до лабораторної роботи #1 з дискретної математики Романа Мутеля і Марка Рузака

#### Вступ

У рамках першої частини даної лабораторної роботи необхідно було дослідити і порівняти ефективність алгоритмів Прима і Крускала, які використовуються для пошуку каркасного дерева мінімальної ваги для заданого графу.

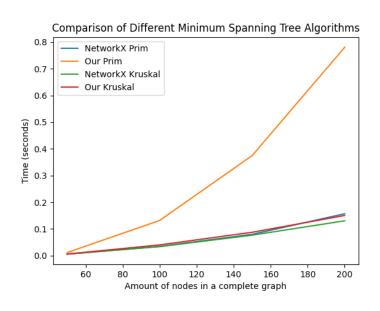
Експериментальна частина полягала в запуску алгоритмів на повних зважених графах з випадково згенерованими вагами ребер і різною кількістю вершин (50-100-...-700). Програмні коди надані нижче у звіті.

#### Специфікація обладнання

Експерименти проводились на ноутбуці з процесором Intel Core I5-10210u @ 1.60GHz (4 ядра, 8 потоків), 16 Гб ОЗУ, ОС Windows 10.

## Результати експериментів

У першу чергу було протестовано алгоритми на повних графах. Паралельно з алгоритмами, реалізованими нами власноруч, тестувались алгоритми, вбудовані в модуль networkx.

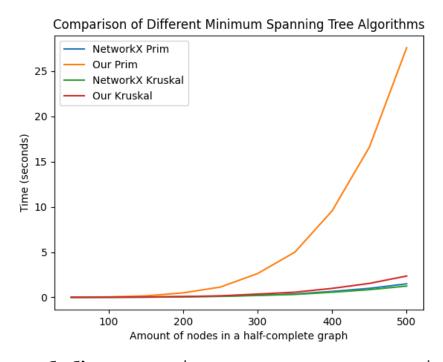


З даного графіку можна зробити висновок, що наша реалізація алгоритму Прима помітно повільніша за алгоритм Краскала і вбудований алгоритм Прима. Причиною є те, що для оптимізації пошуку використовують специфічні структури даних (min heap), які не використовувались у нашій реалізації.

Також, можна помітити, що на більших графах алгоритм Краскала працює швидше за алгоритм Прима. Більше того, якщо на повних графах з кількістю вершин до 160 наш алгоритм Краскала працював довше, то після позначки у 160 вершин, він почав працювати швидше за алгоритм Прима, вбудований у бібліотеку networkx

Розглянемо дані експерименту, під час якого алгоритми застосувавалися не на повному графі, а на такому, що ймовірність, що дві випадково вибрані вершини будуь з'єднаними, дорівнює 0.5.

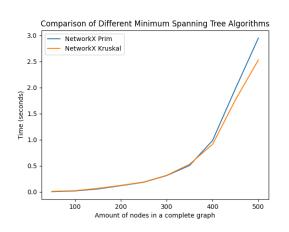
У такому випадку, вбудований алгоритм Прима є швидшим за наш алгоритм Краскала, але все одно дещо повільнішим за вбудований алгоритм Краскала.

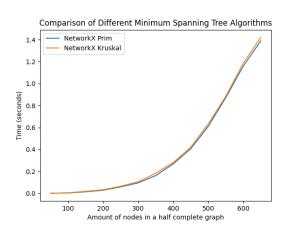


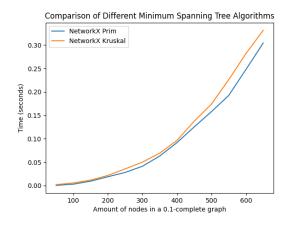
Для того, щоб об'єктивно порівняти саме алгоритми, а не якість їхньої реалізації, ми провели аналогічні експерименти для вбудованих реалізацій алгоритмів. Крім повного і "напівповного" графів, експеримент додатково

проводився на графі, в якому ймовірність суміжності двох випадкових вершин дорівнює 0.1.

З наступних трьох графіків можна зробити **ключовий** висновок, що **алгоритм Прима ефективніший на менш "щільних" графах**. Тобто на повному графі доцільніше використовувати алгоритм Краскала. На "напівповному" графі алгоритми працюватимуть приблизно за один і той самий час. Натомість, якщо середній степінь вершин у графі малий (наприклад, 0.1\*n як у випадку з 0.1-complete graph на третій діаграмі), ефективнішим виявиться алгоритм Прима.







## Підсумок

Алгоритми Прима і Краскала виконують однакову роботу та працюють майже з однаковою швидкістю. Головним критерієм при виборі між ними є кількість ребер у графі. Якщо граф скоріше повний, варто користуватись алгоритмом Краскала. Якщо ж граф скоріше дерево (тобто ступені вершин доволі малі), то варто користуватися алгоритмом Прима.

# Програмний код алгоритмів

#### Алгоритм Прима (Марко Рузак)

```
def prims algo(nxgraph: nx.Graph) -> int:
   data = list(nxgraph.edges.data())
   visited = set()
   unvisited = set()
   for node in nxgraph.nodes:
       unvisited.add(node)
   num of nodes = len(unvisited)
   starting edge = random.choice(list(unvisited))
   visited.add(starting edge)
   unvisited.remove(starting edge)
   adjacency = tuple(nxgraph.adjacency())
   num of visited = 1
   carcass weight = 0
   while num of visited < num of nodes:
       minimum = float("inf")
       best choice = -1
       for node in range (num of nodes):
           if node in visited:
                for unv node in unvisited:
                    if unv node in adjacency[node][1]:
                        if minimum > adjacency[node][1][unv node]["weight"]:
                            minimum = adjacency[node][1][unv node]["weight"]
                            best choice = unv node
       carcass weight += minimum
       unvisited.remove(best choice)
```

### Алгоритм Краскала (Роман Мутель)

```
def kruskalls tree(G: nx.Graph) -> nx.Graph:
    weight = 0
    spanning = nx.Graph()
    for node in G.nodes:
        nodes set.add(frozenset([node]))
    for edge in sorted(list(G.edges(data=True)), key=lambda x:
x[2]['weight']):
        if len(spanning.edges()) == len(G.nodes) - 1:
        for u_node_group in nodes_set:
            if edge[0] in u_node_group:
                if edge[1] in u node group:
                    for v_node_group in nodes_set:
                        if edge[1] in v_node_group:
                             spanning.add edge(edge[0], edge[1], **edge[2])
                            weight += edge[2]['weight']
                            nodes set -= {u node group, v node group}
                            nodes_set.add(frozenset(u_node_group | v_node_group))
    return spanning, weight
```

#### Програмний код експериментів

```
time nx prim = 0
v nx prim = []
time prim = 0
y prim = []
time nx kruskal = 0
y_nx_kruskal = []
time kruskal = 0
y kruskal = []
ITERATIONS = 10
nodes = [50 * i for i in range(1,14)]
fig, ax = plt.subplots()
for n in nodes:
        G = gnp random connected graph(n, 0.1, False)
        start = time.time()
        nx.minimum spanning tree(G, algorithm='prim')
        end = time.time()
        time_nx_prim += end - start
       start = time.time()
       prims algo(G)
       end = time.time()
        time prim += end - start
       start = time.time()
       nx.minimum spanning tree(G, algorithm='kruskal')
       start = time.time()
        kruskalls tree(G)
        end = time.time()
        time kruskal += end - start
    y nx prim.append(time nx prim/ITERATIONS)
    y prim.append(time prim/ITERATIONS)
    y nx kruskal.append(time nx kruskal/ITERATIONS)
    y kruskal.append(time kruskal/ITERATIONS)
ax.plot(nodes, y nx prim, label='NetworkX Prim')
ax.plot(nodes, y prim, label='Our Prim')
ax.plot(nodes, y nx kruskal, label='NetworkX Kruskal')
ax.plot(nodes, y kruskal, label='Our Kruskal')
ax.legend()
plt.title('Comparison of Different Minimum Spanning Tree Algorithms')
plt.xlabel('Amount of nodes in a 0.1-complete graph')
plt.ylabel('Time (seconds)')
plt.savefig('01 complete graph nx.png')
plt.show()
```