

**Міністерство освіти і науки України  
Національний технічний університет України  
«Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського»  
Факультет інформатики та обчислювальної техніки  
Кафедра обчислювальної техніки**

**Лабораторна робота №6  
з дисципліни  
«Алгоритми і структури даних»**

**Виконав:**  
студент групи ІМ-42  
Федоренко Іван Русланович  
номер у списку групи: 29

**Перевірів:**  
Сергієнко А. М.

## Постановка задачі

1. Представити зважений ненапрямлений граф із заданими параметрами так само, як у лабораторній роботі №3.

Відмінність 1: коефіцієнт  $k = 1.0 - n_3 * 0.01 - n_4 * 0.005 - 0.05$ .

Отже, матриця суміжності  $A_{dir}$  напрямленого графа за варіантом формується таким чином:

1) встановлюється параметр (seed) генератора випадкових чисел, рівне номеру варіанту  $n_1 n_2 n_3 n_4$ ;

2) матриця розміром  $n * n$  заповнюється згенерованими випадковими числами в діапазоні  $[0, 2.0)$ ;

3) обчислюється коефіцієнт  $k$ , кожен елемент матриці множиться на коефіцієнт  $k$ ;

4) елементи матриці округлюються:

0 — якщо елемент менший за 1.0,

1 — якщо елемент більший або дорівнює 1.0.

Матриця  $A_{undir}$  ненапрямленого графа одержується з матриці  $A_{dir}$  так само, як у ЛР №3.

Відмінність 2:

матриця ваг  $W$  формується таким чином.

1) матриця  $B$  розміром  $n * n$  заповнюється згенерованими випадковими числами в діапазоні  $[0, 2.0)$  (параметр генератора випадкових чисел той же самий,  $n_1 n_2 n_3 n_4$ );

2) одержується матриця  $C$ :

$$c_{ij} = \text{ceil}(b_{ij} * 100 * a_{und_{ij}})$$

де  $\text{ceil}$  — це функція, що округляє кожен елемент матриці до найближчого цілого числа, більшого чи рівного за дане;

3) одержується матриця  $D$ , у якій

$$d_{ij} = 0, \text{ якщо } c_{ij} = 0$$

$$d_{ij} = 1, \text{ якщо } c_{ij} > 0$$

4) одержується матриця  $H$ , у якій

$$h_{ij} = 1, \text{ якщо } d_{ij} = d_{ji}$$

$$h_{ij} = 0, \text{ у іншому випадку}$$

5)  $Tr$  — верхня трикутна матриця з одиниць ( $tr_{ij} = 0$ , якщо  $i < j$ );

6) матриця ваг  $W$  симетрична, її елементи одержуються за формулою:

$$w_{ij} = w_{ji} = d_{ij} * h_{ij} * tr_{ij} * c_{ij}$$

2. Створити програму для знаходження мінімального кістяка за алгоритмом Краскала при  $n_4$  — парному і за алгоритмом Пріма — при непарному. При цьому у програмі:

- графи представляти у вигляді динамічних списків, обхід графа, додавання, віднімання вершин, ребер виконувати як функції з вершинами відповідних списків;

- у програмі виконання обходу відображати покроково, черговий крок виконувати за натисканням кнопки у вікні або на клавіатурі.

3. Під час обходу графа побудувати дерево його кістяка. У програмі дерево кістяка виводити покроково у процесі виконання алгоритму. Це можна виконати одним із двох способів:

- або виділяти іншим кольором ребра графа;
- або будувати кістяк поряд із графом.

При зображенні як графа, так і його кістяка, вказати ваги ребер.

**$n_1 n_2 n_3 n_4$ : 4229**

**Варіант:** 4229.

**Кількість вершин** = 12.

**Розміщення:** прямокутником з вершиною в центрі.

**Алгоритм Пріма**, бо  $n_4=9$ , є непарним.

## Программный код:

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from matplotlib.widgets import Button

class Vertex:
    def __init__(self, id, x=0, y=0):
        self.id = id
        self.x = x
        self.y = y
        self.adjacency = []

class Graph:
    def __init__(self):
        self.vertices = {}

    def add_vertex(self, id, x=0, y=0):
        self.vertices[id] = Vertex(id, x, y)

    def add_edge(self, u, v, weight):
        self.vertices[u].adjacency.append((v, weight))
        self.vertices[v].adjacency.append((u, weight))

def generate_adjacency_matrix(n, variant_number, n3, n4):
    np.random.seed(variant_number)
    T = np.random.random((n, n)) * 2.0
    k = 1.0 - n3 * 0.01 - n4 * 0.005 - 0.05
    A = (T * k >= 1.0).astype(int)
    return A

def get_undirected_matrix(A):
    return np.maximum(A, A.T)

def generate_weight_matrix(Aundir, B):
    C = np.ceil(B * 100 * Aundir).astype(int)
    D = (C > 0).astype(int)
    H = (D == D.T).astype(int)
    Tr = np.triu(np.ones_like(Aundir), k=0)

    W = np.zeros_like(C, dtype=int)
    n = C.shape[0]
    for i in range(n):
        for j in range(n):
            if i <= j:
                W[i, j] = D[i, j] * H[i, j] * Tr[i, j] * C[i, j]
            else:
                W[i, j] = W[j, i]

    return W
```

```

def get_vertex_positions(n, n4):
    positions = np.zeros((n, 2))
    if n4 in [8, 9]:
        width, height = 12, 8
        perimeter_vertices = n - 1
        corners = 4
        sides = [0, 0, 0, 0]

        for i in range(perimeter_vertices - corners):
            sides[i % 4] += 1

        idx = 0
        positions[idx] = [-width / 2, height / 2]; idx += 1

        for i in range(sides[0]):
            positions[idx] = [-width / 2 + (i + 1) * width / (sides[0] + 1), height / 2]
            idx += 1

        positions[idx] = [width / 2, height / 2]; idx += 1

        for i in range(sides[1]):
            positions[idx] = [width / 2, height / 2 - (i + 1) * height / (sides[1] + 1)]
            idx += 1

        positions[idx] = [width / 2, -height / 2]; idx += 1

        for i in range(sides[2]):
            positions[idx] = [width / 2 - (i + 1) * width / (sides[2] + 1), -height / 2]
            idx += 1

        positions[idx] = [-width / 2, -height / 2]; idx += 1

        for i in range(sides[3]):
            positions[idx] = [-width / 2, -height / 2 + (i + 1) * height / (sides[3] + 1)]
            idx += 1

        positions[n - 1] = [0, 0]

    return positions

def build_graph(Aundir, W, positions):
    graph = Graph()
    n = Aundir.shape[0]
    for i in range(n):
        graph.add_vertex(i + 1, positions[i][0], positions[i][1])
    for i in range(n):
        for j in range(i + 1, n):
            if Aundir[i][j] and W[i][j] > 0:

```

```

        graph.add_edge(i + 1, j + 1, W[i][j])
    return graph

def generate_prim_steps(graph, start=1):
    steps = []
    visited = {start}
    mst = []
    steps.append([])
    vertices = graph.vertices

    while len(visited) < len(vertices):
        edges = []
        for u in visited:
            for v, w in vertices[u].adjacency:
                if v not in visited:
                    edges.append((w, u, v))
        if not edges:
            break
        edges.sort()
        w, u, v = edges[0]
        visited.add(v)
        mst.append((u, v, w))
        steps.append(mst.copy())
    return steps

class StepVisualizer:
    def __init__(self, graph, steps):
        self.graph = graph
        self.steps = steps
        self.index = 0

        self.fig, self.ax = plt.subplots(figsize=(12, 10))
        plt.subplots_adjust(bottom=0.2)
        axprev = plt.axes([0.25, 0.05, 0.2, 0.075])
        axnext = plt.axes([0.55, 0.05, 0.2, 0.075])
        self.btn_prev = Button(axprev, 'Previous')
        self.btn_next = Button(axnext, 'Next')
        self.btn_prev.on_clicked(self.prev)
        self.btn_next.on_clicked(self.next)
        self.draw()

    def draw(self):
        self.ax.clear()
        mst_edges = set((min(u, v), max(u, v)) for u, v, _ in self.steps[self.index])
        total_weight = sum(w for _, _, w in self.steps[self.index])

        for u in self.graph.vertices:
            for v, w in self.graph.vertices[u].adjacency:
                if u < v:

```

```

x1, y1 = self.graph.vertices[u].x, self.graph.vertices[u].y
x2, y2 = self.graph.vertices[v].x, self.graph.vertices[v].y
color = 'red' if (u, v) in mst_edges else 'gray'
self.ax.plot([x1, x2], [y1, y2], color=color, linewidth=2)

mx, my = (x1 + x2)/2, (y1 + y2)/2
dx, dy = x2 - x1, y2 - y1
length = np.sqrt(dx**2 + dy**2)

offset_x = -0.5 * dy / (length + 1e-9)
offset_y = 0.5 * dx / (length + 1e-9)

self.ax.text(mx + offset_x, my + offset_y, str(w),
             fontsize=10, fontweight='bold',
             ha='center', va='center',
             bbox=dict(facecolor='white', edgecolor='black',
                       boxstyle='round,pad=0.3', alpha=0.9))

for v in self.graph.vertices.values():
    self.ax.add_patch(plt.Circle((v.x, v.y), 0.4, color='lightblue', ec='black'))
    self.ax.text(v.x, v.y, str(v.id), ha='center', va='center', fontsize=11,
fontweight='bold')

self.ax.set_title(f"MST Step {self.index}/{len(self.steps)-1} - Total Weight:
{total_weight}")
self.ax.axis('equal')
self.ax.axis('off')
self.fig.canvas.draw_idle()

def next(self, event=None):
    if self.index < len(self.steps) - 1:
        self.index += 1
        self.draw()

def prev(self, event=None):
    if self.index > 0:
        self.index -= 1
        self.draw()

if __name__ == '__main__':
    variant = 4229
    n1, n2, n3, n4 = 4, 2, 2, 9
    n = 10 + n3

    A = generate_adjacency_matrix(n, variant, n3, n4)
    Aundir = get_undirected_matrix(A)
    np.random.seed(variant)
    B = np.random.random((n, n)) * 2.0
    W = generate_weight_matrix(Aundir, B)

```

```
print("Adjacency Matrix (Undirected):")
print(Aundir)
print("\nWeight Matrix:")
print(W)

positions = get_vertex_positions(n, n4)
graph = build_graph(Aundir, W, positions)

steps = generate_prim_steps(graph, start=1)
StepVisualizer(graph, steps)
plt.show()
```



## Вивід програми:

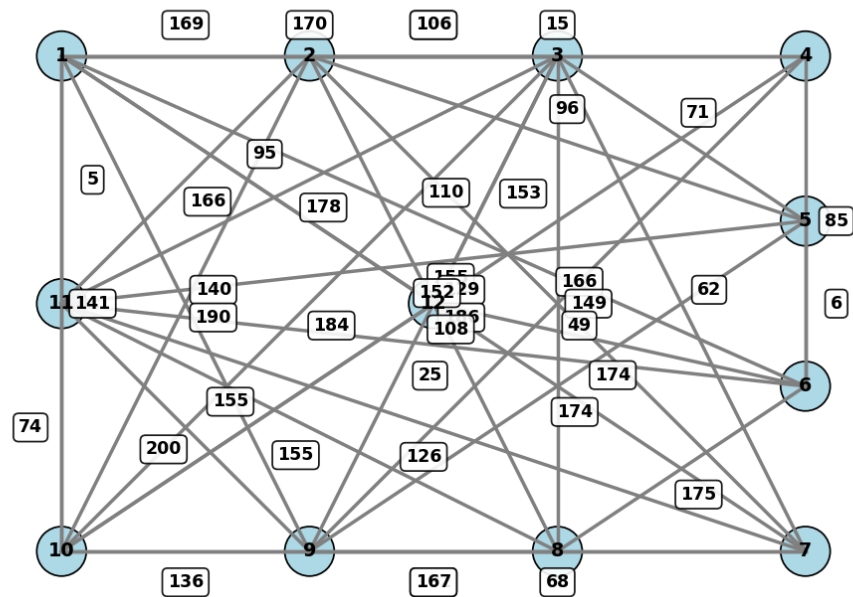
Adjacency Matrix (Undirected):

```
[[1 1 1 1 0 1 1 0 1 1 1 1]
 [1 1 1 1 1 0 1 1 0 1 1 0]
 [1 1 0 0 1 0 1 1 1 1 1 1]
 [1 1 0 0 0 1 0 0 1 1 0 0]
 [0 1 1 0 0 1 0 0 1 0 1 0]
 [1 0 0 1 1 0 0 1 0 0 1 1]
 [1 1 1 0 0 0 0 0 1 1 1 0]
 [0 1 1 0 0 1 0 0 1 0 1 0]
 [1 0 1 1 1 0 1 1 1 1 1 0]
 [1 1 1 1 0 0 1 0 1 1 1 1]
 [1 1 1 0 1 1 1 1 1 1 1 0]
 [1 0 1 0 0 1 0 0 0 1 0 0]]
```

Weight Matrix:

```
[[134 169 170 184 0 110 155 0 140 141 5 95]
 [169 149 106 15 96 0 166 129 0 190 166 0]
 [170 106 0 0 71 0 62 149 186 184 178 153]
 [184 15 0 0 0 85 0 0 49 108 0 0]
 [0 96 71 0 0 6 0 0 174 0 152 0]
 [110 0 0 85 6 0 0 175 0 0 25 174]
 [155 166 62 0 0 0 0 0 68 192 126 0]
 [0 129 149 0 0 175 0 0 167 0 155 0]
 [140 0 186 49 174 0 68 167 186 136 200 0]
 [141 190 184 108 0 0 192 0 136 192 74 155]
 [5 166 178 0 152 25 126 155 200 74 135 0]
 [95 0 153 0 0 174 0 0 0 155 0 0]]
```

MST Step 0/11 - Total Weight: 0



Previous

Next

The graph shows 10 nodes (1-10) and a large number of weighted edges. Three paths are highlighted in red:

- Path 1: 1 → 11 → 141
- Path 2: 11 → 141 → 190 → 184 → 152 → 118 → 108 → 174 → 6
- Path 3: 5 → 85 → 6

The graph is dense with numerous other edges and weights, including 169, 170, 106, 15, 96, 71, 5, 166, 95, 178, 110, 153, 140, 141, 190, 184, 155, 152, 118, 108, 166, 149, 49, 62, 74, 200, 155, 126, 25, 174, 175, 136, 167, 68, and 85.

Next

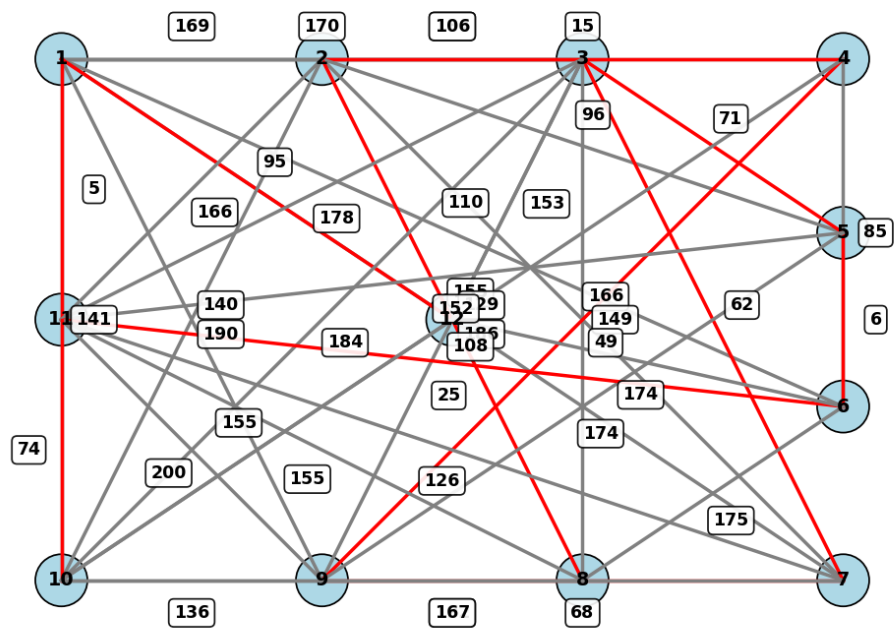
The graph has 10 nodes and 28 edges. The weights of the edges are as follows:

Edge (Nodes)	Weight
(1, 2)	169
(1, 3)	5
(1, 4)	166
(1, 5)	141
(1, 6)	74
(1, 7)	136
(1, 8)	126
(1, 9)	155
(1, 10)	200
(2, 3)	106
(2, 4)	95
(2, 5)	178
(2, 6)	110
(2, 7)	153
(2, 8)	110
(2, 9)	155
(2, 10)	140
(3, 4)	96
(3, 5)	152
(3, 6)	166
(3, 7)	149
(3, 8)	152
(3, 9)	129
(3, 10)	108
(4, 5)	71
(4, 6)	62
(4, 7)	85
(4, 8)	174
(4, 9)	175
(4, 10)	155
(5, 6)	184
(5, 7)	174
(5, 8)	126
(5, 9)	155
(5, 10)	140
(6, 7)	6
(6, 8)	174
(6, 9)	155
(6, 10)	140
(7, 8)	68
(7, 9)	167
(7, 10)	136
(8, 9)	167
(8, 10)	136
(9, 10)	136

The shortest path from node 1 to node 10 is highlighted in red: 1 → 3 → 5 → 6 → 7 → 9 → 10.

Next

MST Step 11/11 - Total Weight: 599



Previous

Next

### **Висновки:**

У ході виконання лабораторної роботи було успішно розроблено програму для знаходження мінімального кістяка зваженого неорієнтованого графа за алгоритмом Пріма.

Практична реалізація алгоритму Пріма продемонструвала його ефективність для знаходження мінімального кістяка графа. Розроблений візуальний інтерфейс дозволяє наочно представити кроки алгоритму, що сприяє кращому розумінню його роботи. Програма коректно обробляє вхідні дані відповідно до варіанту завдання та правильно візуалізує результат.

Отриманий досвід дозволив закріпити теоретичні знання про алгоритми на графах та набути практичних навичок їх програмної реалізації з використанням сучасних інструментів візуалізації.