

**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 №1
з дисципліни
«Алгоритми і структури даних»

Виконала:

студентка групи ІМ - 43
Хоанг Чан Кам Лі
номер у списку групи: 29

Перевірив:

Сергієнко А. М.

Завдання

1. Представити напрямлений та ненаправлений граф із заданими параметрами так само, як у лабораторній роботі №3.

Відмінність: коефіцієнт $k = 1.0 - n_3 * 0.01 - n_4 * 0.01 - 0.3$.

2. Обчислити:

- степені вершин направленого і ненаправленого графів;
- напівстепені виходу та заходу направленого графа;
- чи є граф однорідним (регулярним), і якщо так, вказати ступінь однорідності графа;
- перелік висячих та ізольованих вершин.

Результати вивести у графічне вікно, консоль або файл.

3. *Змінити матрицю* $A(\text{dir})$, коефіцієнт $k = 1.0 - n_3 * 0.005 - n_4 * 0.005 - 0.27$.

4. Для нового орграфа обчислити:

- півстепені вершин;
- всі шляхи довжини 2 і 3;
- матрицю досяжності;
- матрицю сильної зв'язності;
- перелік компонент сильної зв'язності;
- граф конденсації.

Результати вивести у графічне вікно, в консоль або файл.

Варіант 29:

Номер варіанту: 4329

Кількість вершин $n = 10 + 2 = 12$

Розміщення вершин: квадратом (прямокутником) з вершиною в центрі, бо $n_4 = 9$.

Текст програми

graph_generation_k1.py

```
import numpy as np

def generate_matrices(SEED=4329, NUM_NODES=12):
    np.random.seed(SEED)

    random_matrix = 2.0 * np.random.rand(NUM_NODES,
NUM_NODES)
```

```

    coeff_k = 1.0 - int(str(SEED)[2]) * 0.01 -
int(str(SEED)[3]) * 0.01 - 0.3

    adjacency_matrix = (random_matrix * coeff_k >=
1.0).astype(int)

    adjacency_matrix_undir = adjacency_matrix +
adjacency_matrix.T

    adjacency_matrix_undir[adjacency_matrix_undir > 1] =
1

    return adjacency_matrix, adjacency_matrix_undir

if __name__ == "__main__":
    adj_matrix_dir, adj_matrix_undir =
generate_matrices()

    print("Directed Adjacency Matrix:\n",
adj_matrix_dir)

    print("\nUndirected Adjacency Matrix:\n",
adj_matrix_undir)

```

graph_generation_k2.py

```

import numpy as np

def generate_matrices(SEED=4329, NUM_NODES=12):
    np.random.seed(SEED)

    random_matrix = 2.0 * np.random.rand(NUM_NODES,
NUM_NODES)

```

```

    coeff_k = 1.0 - int(str(SEED)[2]) * 0.005 -
int(str(SEED)[3]) * 0.005 - 0.27

    adjacency_matrix = (random_matrix * coeff_k >=
1.0).astype(int)

    return adjacency_matrix

if __name__ == "__main__":
    adj_matrix_dir = generate_matrices()

    print("Directed Adjacency Matrix:\n",
adj_matrix_dir)

```

draw.py

```

import numpy as np

import matplotlib.pyplot as plt

NUM_NODES = 12

def draw_graph(adj_matrix, directed):

    # Parameters for visualization

    NODE_RADIUS = 0.05

    LINE_THICKNESS = 1.5

    NUM_NODES = adj_matrix.shape[0]

    center_node = np.array([[1, 1]])

    num_boundary_nodes = NUM_NODES - 1

```

```
nodes_per_side = num_boundary_nodes // 4

remainder_nodes = num_boundary_nodes % 4

boundary_nodes = []

sides = [0, 1, 2, 3]
side_node_counts = [nodes_per_side] * 4

for i in range(remainder_nodes):
    side_node_counts[i] += 1

for side, count in zip(sides, side_node_counts):
    if count > 0:

        spacing = np.linspace(0.3, 1.7, count)

        if side == 0:
            boundary_nodes.extend([[x, 0] for x in
spacing])

        elif side == 1:
            boundary_nodes.extend([[2, y] for y in
spacing])

        elif side == 2:
```

```

        boundary_nodes.extend([[x, 2] for x in
spacing])

    elif side == 3:

        boundary_nodes.extend([[0, y] for y in
spacing])

all_nodes = np.array(boundary_nodes)

if NUM_NODES > 0:

    all_nodes = np.vstack((center_node, all_nodes))

plt.figure(figsize=(8, 8))

# Draw edges first

focus_point = np.array([1, 1])

if directed:

    title = 'Directed Graph Representation'

    for i in range(NUM_NODES):

        for j in range(NUM_NODES):

            if adj_matrix[i, j] == 1:

                node1 = all_nodes[i]

                node2 = all_nodes[j]

                if i == j:

```

```

        x, y = node1

        r = NODE_RADIUS * 1.5

        theta = np.linspace(-np.pi/2, 3*np.pi/2,
100)

        circle_x = x + r * np.cos(theta)

        circle_y = y + r + r * np.sin(theta)

        plt.plot(circle_x, circle_y, 'r-',
linewidth=LINE_THICKNESS)

        arrow_point_idx = np.argmin(np.abs(theta
+ np.pi/2))

        arrow_point =
np.array([circle_x[arrow_point_idx],
circle_y[arrow_point_idx]])

        direction = np.array([
-np.sin(theta[arrow_point_idx]),
np.cos(theta[arrow_point_idx])])

        direction = direction /
np.linalg.norm(direction)

        arrow_base = arrow_point - direction *
NODE_RADIUS * 0.5

        plt.arrow(arrow_base[0], arrow_base[1],
direction[0] * 0.01, direction[1] * 0.01,

                    head_width=0.05,
head_length=0.08, fc='r', ec='r', linewidth=0,
length_includes_head=True)

    else:

        # Draw a quadratic Bezier curve with arrow

```

```

        midpoint = (node1 + node2) / 2

        control_point = midpoint * 0.3 +
focus_point * 0.7

        t = np.linspace(0, 1, 100)

        # Bezier curve formula:  $B(t) = (1-t)^2 * P0 + 2*(1-t)*t * P1 + t^2 * P2$ 

        curve_x = (1-t)**2 * node1[0] + 2*(1-t)*t
* control_point[0] + t**2 * node2[0]

        curve_y = (1-t)**2 * node1[1] + 2*(1-t)*t
* control_point[1] + t**2 * node2[1]

        plt.plot(curve_x, curve_y, 'r-',
linewidth=LINE_THICKNESS)

        end_point_idx = -2

        arrow_point =
np.array([curve_x[end_point_idx],
curve_y[end_point_idx]])

        direction = np.array([curve_x[-1] -
curve_x[end_point_idx], curve_y[-1] -
curve_y[end_point_idx]])

        direction = direction /
np.linalg.norm(direction)

        arrow_base = np.array([curve_x[-1],
curve_y[-1]]) - direction * NODE_RADIUS * 1.4

        plt.arrow(arrow_base[0], arrow_base[1],
direction[0] * 0.01, direction[1] * 0.01,

```



```

                                head_width=0.05,
head_length=0.08, fc='r', ec='r', linewidth=0,
length_includes_head=True)

else: # Undirected graph

    title = 'Undirected Graph Representation'

    adj_matrix_undir = adj_matrix + adj_matrix.T

    adj_matrix_undir[adj_matrix_undir > 1] = 1

    for i in range(NUM_NODES):

        for j in range(i, NUM_NODES):

            if adj_matrix_undir[i, j] == 1:

                node1 = all_nodes[i]

                node2 = all_nodes[j]

                if i == j:

                    x, y = node1

                    r = NODE_RADIUS * 1.5

                    theta = np.linspace(-np.pi/2, 3*np.pi/2,
100)

                    circle_x = x + r * np.cos(theta)

                    circle_y = y + r + r * np.sin(theta)

                    plt.plot(circle_x, circle_y, 'r-',
linewidth=LINE_THICKNESS)

                else:

                    midpoint = (node1 + node2) / 2

```

```

        control_point = midpoint * 0.3 +
focus_point * 0.7

        t = np.linspace(0, 1, 100)

        # Bezier curve formula:  $B(t) = (1-t)^2 * P0 + 2*(1-t)*t * P1 + t^2 * P2$ 

        curve_x = (1-t)**2 * node1[0] + 2*(1-t)*t
* control_point[0] + t**2 * node2[0]

        curve_y = (1-t)**2 * node1[1] + 2*(1-t)*t
* control_point[1] + t**2 * node2[1]

        plt.plot(curve_x, curve_y, 'r-',
linewidth=LINE_THICKNESS)

    for i, (x, y) in enumerate(all_nodes):

        circle = plt.Circle((x, y), NODE_RADIUS,
color='skyblue', zorder=5)

        plt.gca().add_patch(circle)

        plt.text(x, y, str(i), ha='center', va='center',
color='black', fontsize=8, zorder=6)

plt.axis('off')

plt.xlim(-0.2, 2.2)

plt.ylim(-0.2, 2.2)

plt.gca().set_aspect('equal', adjustable='box')

plt.title(title)

plt.show()

```

analysis_k1.py

```
import numpy as np

# Function to calculate degree, incoming, and outgoing
edges for a directed graph

from graph_generation_k1 import generate_matrices
adjacency_matrix, adjacency_matrix_undir =
generate_matrices()

def analyze_directed_graph(adj_matrix):

    num_nodes = adj_matrix.shape[0]

    degrees = {}

    in_degrees = {}

    out_degrees = {}

    leaf_nodes = []

    isolated_nodes = []

    print("\n--- Directed Graph Analysis ---")

    for i in range(num_nodes):

        out_degree = np.sum(adj_matrix[i, :])

        in_degree = np.sum(adj_matrix[:, i])

        degrees[i] = out_degree + in_degree

        in_degrees[i] = in_degree

        out_degrees[i] = out_degree

    print(f"Node {i}:")

    print(f"    Degree: {degrees[i]}")
```

```
        print(f"    Incoming Edges (In-degree):  
{in_degrees[i]}")  
  
        print(f"    Outgoing Edges (Out-degree):  
{out_degrees[i]}")  
  
        if out_degree == 0 and in_degree > 0:  
            leaf_nodes.append(i)  
            pass  
  
        if degrees[i] == 0:  
            isolated_nodes.append(i)  
  
# Перевірка на регулярність  
unique_degrees = set(degrees.values())  
if len(unique_degrees) == 1:  
    regularity_degree = list(unique_degrees)[0]  
    print(f"\nThe directed graph is regular with  
degree {regularity_degree}.")  
else:  
    print("\nThe directed graph is not regular.")  
  
    print("\nLeaf nodes (nodes with out-degree 0):",  
leaf_nodes)  
  
    print("Isolated nodes (nodes with degree 0):",  
isolated_nodes)  
  
    print("-----")
```

```

def analyze_undirected_graph(adj_matrix):
    num_nodes = adj_matrix.shape[0]
    degrees = {}
    leaf_nodes = []
    isolated_nodes = []

    print("\n--- Undirected Graph Analysis ---")

    adj_matrix_undir = adj_matrix + adj_matrix.T
    adj_matrix_undir[adj_matrix_undir > 1] = 1

    for i in range(num_nodes):
        degree = np.sum(adj_matrix_undir[i, :])
        degrees[i] = degree
        print(f"Node {i}: Degree: {degree}")

        if degree == 1:
            leaf_nodes.append(i)
        elif degree == 0:
            isolated_nodes.append(i)

    #Перевірка на регулярність
    unique_degrees = set(degrees.values())
    if len(unique_degrees) == 1:
        regularity_degree = list(unique_degrees)[0]

```

```

        print(f"\nThe undirected graph is regular with
degree {regularity_degree}.")

    else:

        print("\nThe undirected graph is not regular.")

    print("\nLeaf nodes (nodes with degree 1):",
leaf_nodes)

    print("Isolated nodes (nodes with degree 0):",
isolated_nodes)

    print("-----")

analyze_directed_graph(adjacency_matrix)
analyze_undirected_graph(adjacency_matrix_undir)

```

analysis_k2.py

```

import numpy as np

import matplotlib.pyplot as plt

from graph_generation_k2 import generate_matrices
from draw import draw_graph

adjacency_matrix = generate_matrices()
NUM_NODES = adjacency_matrix.shape[0]

print("\n--- Directed Graph Analysis ---")

for i in range(NUM_NODES):

    print(f"Node {i}:")

    print(f"    Degree: {np.sum(adjacency_matrix[i, :]) +
np.sum(adjacency_matrix[:, i])}")

```

```

    print(f"    Incoming Edges (In-degree):
{np.sum(adjacency_matrix[:, i])}")

    print(f"    Outgoing Edges (Out-degree):
{np.sum(adjacency_matrix[i, :])}")

print("\n--- Directed Graph Paths ---")

adj_matrix_sq = np.linalg.matrix_power(adjacency_matrix,
2)

adj_matrix_cube =
np.linalg.matrix_power(adjacency_matrix, 3)

paths_2 = [f"{i}->{j}" for i in range(NUM_NODES) for j
in range(NUM_NODES) if adj_matrix_sq[i, j] > 0]
print("Paths of length 2:\n", ",".join(paths_2))

print("\nPaths of length 3:")

paths_3 = []

for i in range(NUM_NODES):
    for j in range(NUM_NODES):
        if adj_matrix_cube[i, j] > 0:
            for m in range(NUM_NODES):
                for n in range(NUM_NODES):
                    if adjacency_matrix[i, m] == 1 and
adjacency_matrix[m, n] == 1 and adjacency_matrix[n, j]
== 1:

paths_3.append(f"{i}->{m}->{n}->{j}")

```

```

print(", ".join(paths_3))

print("-----")

print("\n--- Reachability Matrix (Directed) ---")

reachability_matrix = np.copy(adjacency_matrix)

for i in range(NUM_NODES):

    reachability_matrix[i, i] = 1

for k in range(NUM_NODES):

    for i in range(NUM_NODES):

        for j in range(NUM_NODES):

            if reachability_matrix[i, k] == 1 and
reachability_matrix[k, j] == 1:

                reachability_matrix[i, j] = 1

print(reachability_matrix)

print("\n--- Strongly Connected Components (Directed)
---")

print("Strongly Connected Components:")

visited_scc1 = [False] * NUM_NODES

stack = []

def fill_order(node):

    visited_scc1[node] = True

```



```

        for neighbor in range(NUM_NODES):
            if adjacency_matrix[node, neighbor] == 1 and not
visited_scc1[neighbor]:
                fill_order(neighbor)

        stack.append(node)

for i in range(NUM_NODES):
    if not visited_scc1[i]:
        fill_order(i)

transpose_matrix = adjacency_matrix.T
visited_scc2 = [False] * NUM_NODES
strongly_connected_components = []

def dfs_transpose(node, component):
    visited_scc2[node] = True
    component.append(node)
    for neighbor in range(NUM_NODES):
        if transpose_matrix[node, neighbor] == 1 and not
visited_scc2[neighbor]:
            dfs_transpose(neighbor, component)

while stack:
    node = stack.pop()
    if not visited_scc2[node]:
        component = []

```

```

        dfs_transpose(node, component)

strongly_connected_components.append(sorted(component))

for i, scc in enumerate(strongly_connected_components,
start=1):

    print(f"SCC {i}: {scc}")

print("-----")

print("\n--- Condensed Graph ---")

num_sccs = len(strongly_connected_components)

if num_sccs == 1:

    print("Graph is fully strongly connected, no
condensation needed.")

    plt.figure(figsize=(6, 6))

    plt.text(0.5, 0.5, "No condensed graph",
fontsize=14, ha="center", va="center", color="red")

    plt.axis("off")

    plt.title("Condensed Graph (Empty)")

    plt.show()

else:

    condensed_adj_matrix = np.zeros((num_sccs,
num_sccs), dtype=int)

```

```

    scc_map = {node: i for i, scc in
enumerate(strongly_connected_components) for node in
scc}

    for i in range(NUM_NODES):
        for j in range(NUM_NODES):
            if adjacency_matrix[i, j] == 1:
                scc_i = scc_map[i]
                scc_j = scc_map[j]
                if scc_i != scc_j:
                    condensed_adj_matrix[scc_i, scc_j] =
1

    print("Condensed Graph Adjacency Matrix:")
    print(condensed_adj_matrix)
    print("-----")
    print("\n--- Drawing Condensed Directed Graph ---")
    draw_graph(condensed_adj_matrix, directed=True)

```

main.py

```

import graph_generation_k1
import draw

adj_matrix_dir, adj_matrix_undir =
graph_generation_k1.generate_matrices()

print("Directed Adjacency Matrix:\n", adj_matrix_dir)

```

```
print("\nUndirected Adjacency Matrix:\n",  
adj_matrix_undir)  
  
draw.draw_graph(adj_matrix_undir, directed=False)  
  
draw.draw_graph(adj_matrix_dir, directed=True)
```

Результати тестування програми та перевірки

За п. 1 завдання: згенеровані матриці суміжності напрямленого та ненапрямленого графів

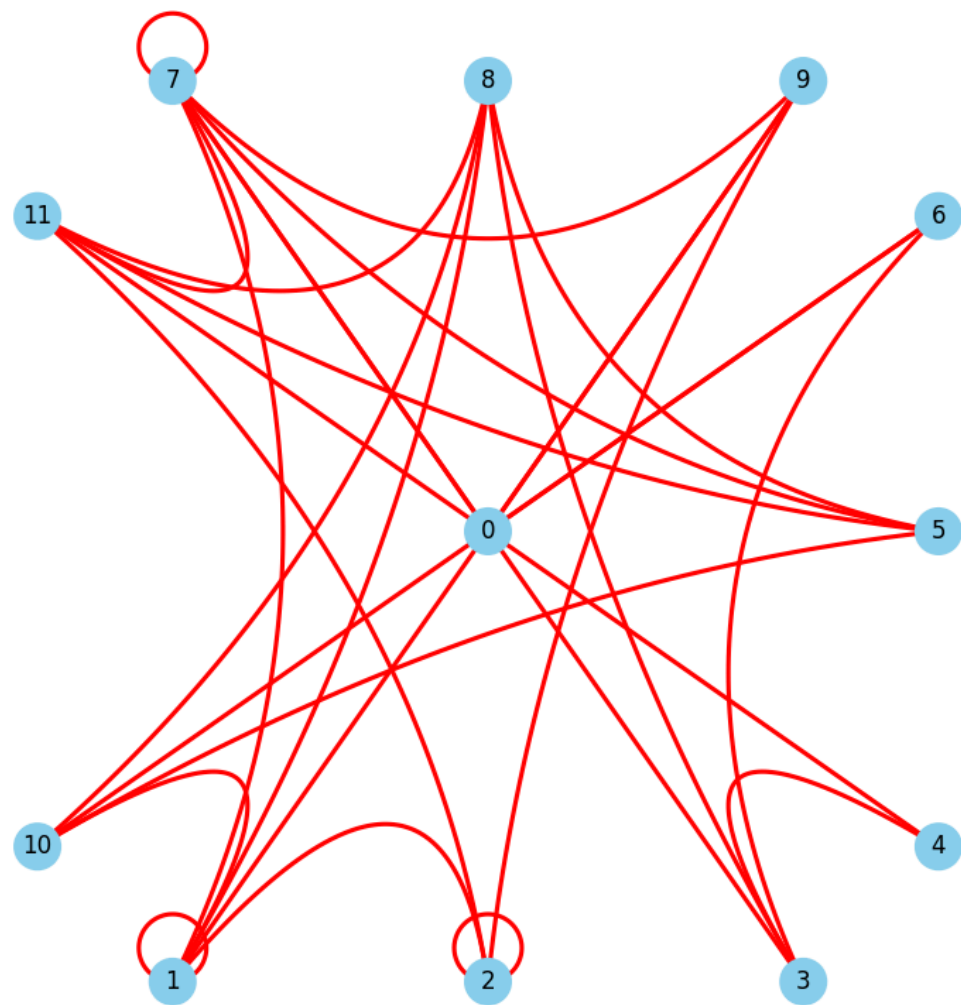
Directed Adjacency Matrix:

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

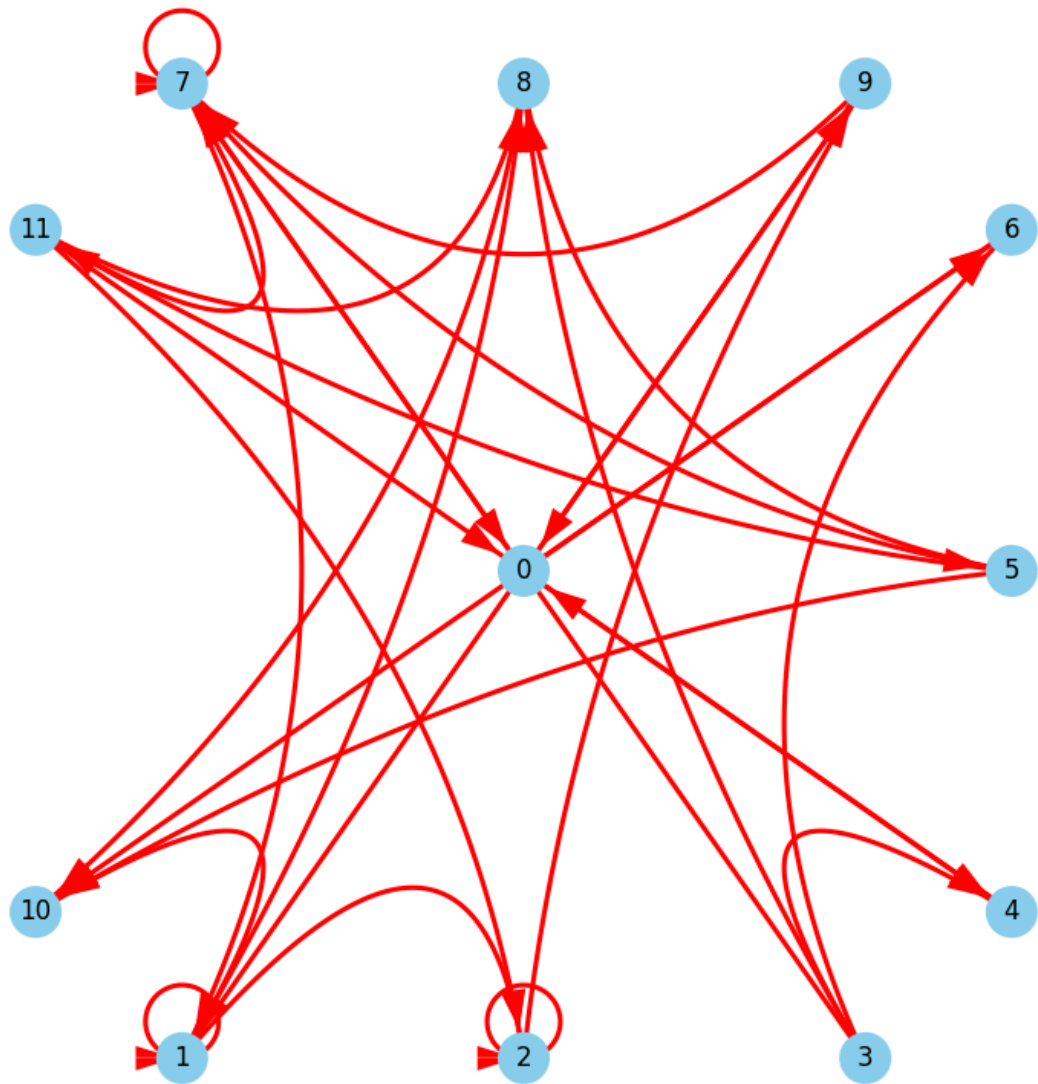
Undirected Adjacency Matrix:

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

Undirected Graph Representation



Directed Graph Representation



За п. 2: перелік степенів, півстепенів, результат перевірки на однорідність, переліки висячих та ізольованих верши

--- Directed Graph Analysis ---

Node 0:

Degree: 6

Incoming Edges (In-degree): 4

Outgoing Edges (Out-degree): 2

Node 1:

Degree: 7

Incoming Edges (In-degree): 3

Outgoing Edges (Out-degree): 4

Node 2:

Degree: 5

Incoming Edges (In-degree): 3

Outgoing Edges (Out-degree): 2

Node 3:

Degree: 4

Incoming Edges (In-degree): 0

Outgoing Edges (Out-degree): 4

Node 4:

Degree: 3

Incoming Edges (In-degree): 2

Outgoing Edges (Out-degree): 1

Node 5:

Degree: 4

Incoming Edges (In-degree): 1

Outgoing Edges (Out-degree): 3

Node 6:

Degree: 3

Incoming Edges (In-degree): 2

Outgoing Edges (Out-degree): 1

Node 7:

Degree: 8

Incoming Edges (In-degree): 4

Outgoing Edges (Out-degree): 4

Node 8:

Degree: 5

Incoming Edges (In-degree): 4

Outgoing Edges (Out-degree): 1


```

Node 9:
  Degree: 4
  Incoming Edges (In-degree): 2
  Outgoing Edges (Out-degree): 2
Node 10:
  Degree: 4
  Incoming Edges (In-degree): 3
  Outgoing Edges (Out-degree): 1
Node 11:
  Degree: 5
  Incoming Edges (In-degree): 1
  Outgoing Edges (Out-degree): 4

The directed graph is not regular.

Leaf nodes (nodes with out-degree 0): []
Isolated nodes (nodes with degree 0): []
-----

--- Undirected Graph Analysis ---
Node 0: Degree: 5
Node 1: Degree: 6
Node 2: Degree: 4
Node 3: Degree: 4
Node 4: Degree: 2
Node 5: Degree: 4
Node 6: Degree: 3
Node 7: Degree: 7
Node 8: Degree: 5
Node 9: Degree: 4
Node 10: Degree: 4
Node 11: Degree: 5

The undirected graph is not regular.

Leaf nodes (nodes with degree 1): []
Isolated nodes (nodes with degree 0): []
-----

```

За п. 3: матриця другого орграфа

```
Directed Adjacency Matrix:
[[0 0 0 0 1 0 1 0 0 0 0 0]
 [0 1 1 0 0 0 0 0 1 1 0 0]
 [0 1 1 0 0 0 0 0 0 1 0 1]
 [0 0 1 0 1 0 1 1 1 0 0 0]
 [1 0 0 0 0 0 1 0 0 0 1 0]
 [1 0 0 0 0 0 0 0 1 0 1 1]
 [0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 1 0]
 [1 1 0 0 0 1 0 1 0 0 0 0]
 [1 0 1 1 0 0 0 0 0 0 1 0]
 [1 1 1 0 0 0 0 1 1 1 0 0]
 [0 1 0 0 0 1 0 0 0 0 0 0]
 [1 0 1 0 1 0 0 1 1 0 0 1]]
```

За п. 4: переліки півстепенів, шляхів, матриці досяжності та сильної зв'язності, перелік компонент сильної зв'язності, граф конденсації

--- Directed Graph Analysis ---

Node 0:

Degree: 8

Incoming Edges (In-degree): 6

Outgoing Edges (Out-degree): 2

Node 1:

Degree: 9

Incoming Edges (In-degree): 5

Outgoing Edges (Out-degree): 4

Node 2:

Degree: 10

Incoming Edges (In-degree): 6

Outgoing Edges (Out-degree): 4

Node 3:

Degree: 6

Incoming Edges (In-degree): 1

Outgoing Edges (Out-degree): 5

Node 4:

Degree: 6

Incoming Edges (In-degree): 3

Outgoing Edges (Out-degree): 3

Node 5:

Degree: 6

Incoming Edges (In-degree): 2

Outgoing Edges (Out-degree): 4

Node 6:

Degree: 4

Incoming Edges (In-degree): 3

Outgoing Edges (Out-degree): 1

Node 7:

Degree: 8

Incoming Edges (In-degree): 4

Outgoing Edges (Out-degree): 4

Node 8:

Degree: 9

Incoming Edges (In-degree): 5

Outgoing Edges (Out-degree): 4

Node 9:

Degree: 9

Incoming Edges (In-degree): 3

Outgoing Edges (Out-degree): 6

```
Node 9:
  Degree: 9
  Incoming Edges (In-degree): 3
  Outgoing Edges (Out-degree): 6
Node 10:
  Degree: 6
  Incoming Edges (In-degree): 4
  Outgoing Edges (Out-degree): 2
Node 11:
  Degree: 9
  Incoming Edges (In-degree): 3
  Outgoing Edges (Out-degree): 6

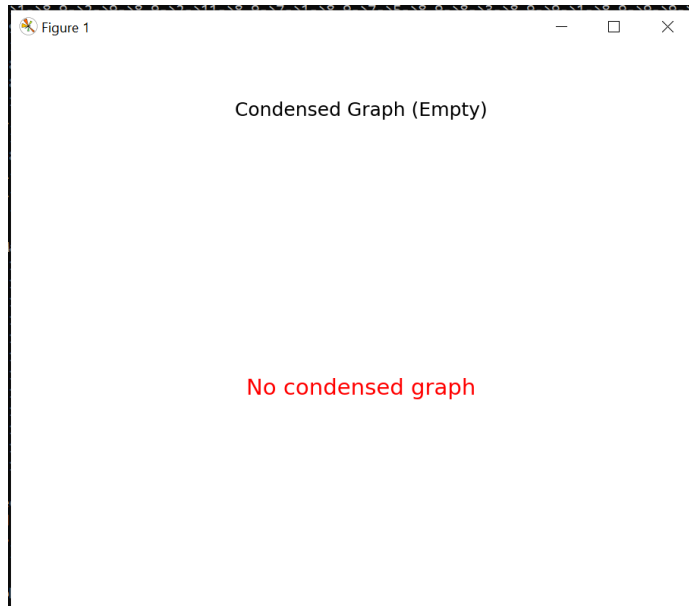
--- Directed Graph Paths ---
Paths of length 2:
0->0,0->6,0->10,1->0,1->1,1->2,1->3,1->7,1->8,1->9,1->10,1->11,2->0,2->1,2->2,2->4,2->7,2->8,2->9,2->11,3->0,3->1,3->2,3->3,3->5,3->6,3->7,3->9,3->10,3->11,4->1,4->4,4->5,
4->6,4->10,5->0,5->1,5->2,5->3,5->4,5->5,5->6,5->7,5->8,5->10,5->11,6->1,6->5,7->0,7->1,7->2,7->4,7->5,7->6,7->7,7->8,7->9,7->10,7->11,8->1,8->2,8->4,8->5,8->6,8->7,8->8,8-
>9,8->11,9->0,9->1,9->2,9->3,9->4,9->5,9->6,9->7,9->8,9->9,9->10,9->11,10->0,10->1,10->2,10->8,10->9,10->10,10->11,11->0,11->1,11->2,11->3,11->4,11->5,11->6,11->7,11->8,11-
>9,11->10,11->11
```

[illegible]

[illegible]

Strongly Connected Components:

Graph is fully strongly connected, no condensation needed.



Висновки

У ході лабораторної роботи було досліджено орієнтовані графи, їх основні властивості та алгоритми аналізу. Орієнтовані графи є математичними структурами, що складаються з вершин та дуг (спрямованих ребер), які визначають односторонні зв'язки між об'єктами. Вони широко застосовуються у моделюванні транспортних систем, аналізі інформаційних потоків, соціальних мережах та комп'ютерних мережах.

Однією з ключових задач, розглянутих у роботі, було визначення матриці досяжності за допомогою алгоритму Флойда-Воршалла, який забезпечує побудову транзитивного замикання графа. Цей метод дозволяє встановити, чи існує шлях між довільними вершинами графа, що є важливим при аналізі зв'язності системи. Його перевагою є повнота отриманої інформації, проте недоліком виступає висока обчислювальна складність $O(N^3)$, що обмежує застосування для великих графів.

Також було проведено дослідження компонент сильної зв'язності (SCC), які складаються з підгруп вершин, де будь-яка вершина досяжна з будь-якої іншої у межах своєї компоненти. Виявлення SCC здійснювалось за допомогою алгоритму Косараджу. Цей алгоритм ефективно розділяє граф на незалежні підгрупи, що дозволяє краще зрозуміти його структуру. Основною перевагою є простота реалізації та ефективність, тоді як недоліками є потреба у двох проходах по графу та залежність від правильного вибору порядку обходу вершин.

Подальший етап роботи включав побудову графа конденсації, де кожна SCC представлена окремою вершиною, а ребра між ними визначають загальні зв'язки між компонентами. Цей метод дає змогу спростити аналіз графа, зменшити його розмір та покращити інтерпретацію складних структур. Проте граф конденсації має обмеження у втраті деталізації внутрішньої структури компонент.

Окрім цього, було проведено аналіз шляхів довжиною 2 і 3, що дозволяє визначати опосередковані зв'язки між вершинами. Використання піднесення матриці суміжності до відповідного степеня є ефективним методом, проте при високій щільності зв'язків може призводити до зайвої інформації, що ускладнює аналіз.