# Національний університет "Одеська Політехніка" Інститут комп'ютерних систем Кафедра інформаційних систем

Лабораторна робота № 2 з дисципліни "Інтелектуальний аналіз даних"

Підготувала студентка

Групи AI – 212

Козуб К.О

Перевірили:

Антощук С.Г

Кошутіна Д.В

**Тема:** Дослідження геометричних мір наближення об'єктів та класів у системах розпізнавання

**Мета роботи:** Дослідження геометричних мір наближення об'єктів та класів у системах розпізнавання

# Google Colab:

https://colab.research.google.com/drive/1zB3WLb6FHJaO8VM0fuFsxCiWWaGm-h8Q?usp=sharing

#### Завдання:

- 1. Виберіть попередньо оброблені дані, які вже були виконані в лабораторній роботі 1, відповідно до ваших варіантів.
- 2. Розробіть алгоритм прийняття рішення в детермінованій системі розпізнавання на основі використання відомих геометричних мір наближення.
- 3. Виконати програмне впровадження розробленого алгоритму, налаштувати програму.
- 4. Виконати контрольне розпізнавання невідомих об'єктів за векторами їх ознак (встановлюються самостійно).
- 5. Порівняйте ефективність прийняття рішень щодо призначення невідомих об'єктів даним класам для різних методів обчислення відстані між об'єктом та класом. Визначте найкраще поєднання запропонованих.

## Результат:

```
Ознака 1:
29
Ознака 2:
6
Невідомий об'єкт належить до Класу 1
```



Рисунок 1 – Розподіл об'єктів по класам

Висновок: На лабораторнії робота № 2. Я допомогою методів обчислення ступеня близькості та обчислення відстані дослідили розподіл об'єктів по класам

### Додаток А

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
class1 = np.array([[ 29.835, 5.61],[ 34.425, 11.22],[ 46.155, 6.375],[ 31.365,
9.69],[43.095, 3.57]])
class2 = np.array([[ 101.75, 5.61],[ 90.27, 11.22],[ 77.775, 6.375],[ 83.64, 9.69],[
97.665, 3.57]])
class5 = np.array([[ 101.75, 29.58],[ 90.27, 37.23],[ 77.777, 27.54],[ 83.64,
31.62],[ 97.665, 30.09]])
class6 = np.array([[ 29.835, 21.42],[ 34.425, 15.56],[ 46.155, 18.87],[ 31.365,
23.46],[43.095, 21.68]])
# Функція для розрахунку відстані Мінковського
def minkowski_distance(a, b, p):
  return (np.sum(np.abs(a - b) ** p)) ** (1/p)
# Функція для обчислення евклідової відстані
def euclidean_distance(a, b):
  return np.sqrt(np.sum((a - b) ** 2))
# Функція для визначення відстані до найближчого об'єкта в класі
def distance_to_closest(obj, cls_data):
  distances = [euclidean_distance(obj, cls_obj) for cls_obj in cls_data]
  return np.min(distances)
# Побудуйте точки даних для кожного класу
for cls data, label, marker, color in zip([class1, class2, class5, class6], ['Клас 1',
'Клас 2', 'Клас 5', 'Клас 6'], ['D', '+', 's', '*'], ['yellow', 'green', 'orange', 'violet']):
  cls_data = np.array(cls_data)
```

```
plt.scatter(cls_data[:, 0], cls_data[:, 1], label=label, marker=marker, c=color)
# Встановіть мітки та назву для ділянки
plt.xlabel('Ознака 1')
plt.ylabel('Ознака 2')
plt.title('Розподіл по класам')
plt.legend()
plt.grid(True)
# Запропонувати користувачеві ввести значення для невідомого об'єкта
print("Ознака 1:")
first_feature = float(input())
print("Ознака 2:")
second_feature = float(input())
# Створіть масив для невідомого об'єкта
obj = np.array([first_feature, second_feature])
# Обчисліть відстані до найближчого об'єкта в кожному класі для невідомого
об'єкта
distances = []
for cls_data in [class1, class2, class5, class6]:
  dist = distance_to_closest(obj, cls_data)
  distances.append(dist)
# Визначте клас невідомого об'єкта на основі найближчої відстані
assigned\_class = np.argmin(distances) + 1
# Нанесіть невідомий об'єкт на графік чорним маркером «х».
plt.scatter(obj[0], obj[1], label=f'Hевідомий об\'єкт (Клас {assigned class})',
marker='x', c='black', s=100)
plt.legend()
print(f''Hевідомий об'єкт належить до Класу {assigned class}'')
plt.show()
```