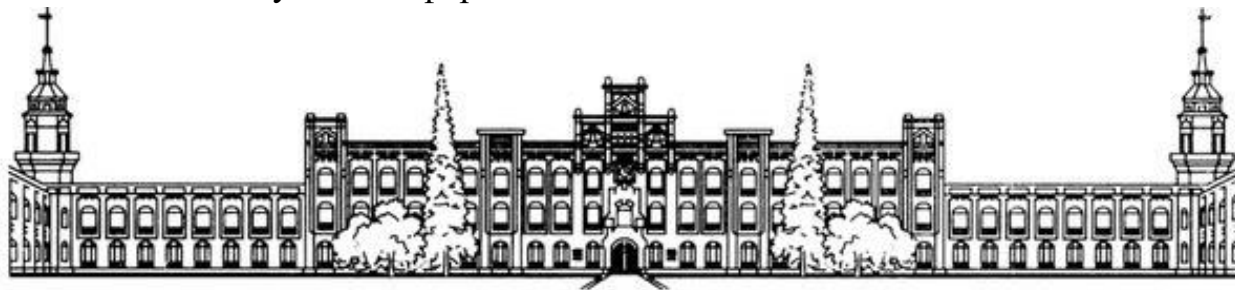


Національний технічний університет України «КПІ ім. Ігоря Сікорського»
Факультет Інформатики та Обчислювальної Техніки



Кафедра інформаційних систем та технологій

Лабораторна робота №5 з дисципліни «Методи та технології штучного інтелекту»

на тему

«Моделювання нейронної мережі Хебба»

Виконала:
студентка групи ІС-12
Павлова Софія
Викладач:
Шимкович В. М.

1. Постановка задачі

Мета: Промодельовати та дослідити нейронну мережу Хебба.

Завдання:

1. Розробіть структуру мережі Хебба, яка здатна розпізнавати чотири різні літери вашого імені або прізвища.
2. Розробіть алгоритм і програму, що моделює мережу Хебба. При цьому в алгоритмі обов'язково передбачте можливість виникнення ситуацій з нерозв'язними проблемами адаптації ваг зв'язків нейромережі.
3. Навчіть нейронну мережу Хебба розпізнаванню чотирьох заданих букв вашого імені або прізвища.
4. Продемонструйте працездатність мережі при пред'явленні навчальних зображень і зображень, що містять помилки.

2. Виконання

Структура мережі:

Створимо мережу Хебба з наступною структурою:

- **1 нейрон для кожного зображення.**

Зображень буде 4, тому загальна кількість нейронів – 4.

Алгоритм:

Для моделювання мережі Хебба наступний **алгоритм**:

Крок 1 – Підготовка даних:

Кожен вхідний шаблон (літера) розширюється додаванням одиничного значення (1) попереду. Це для врахування зсуву (*bias*) в зв'язках.

Крок 2 – Ініціалізація ваг:

Створюється матриця ваг *weights*, де *neurons_number* – кількість нейронів, і *len(letters[0])* – кількість входів (з урахуванням доданого одиничного значення).

Крок 3 – Навчання зв'язків:

Внутрішній цикл розглядає кожну літеру та кожен нейрон.

Здійснюється ітерація по вагах і ваги збільшуються на добуток відповідних елементів літери та очікуваного результату.

Крок 4 – Розрахунок вихідного результату:

Використовується функція *calculate_output*, яка розраховує вихідні значення для нейромережі з використанням отриманих ваг та вхідних літер.

Крок 5 – Перевірка завершення:

Перевіряється, чи отриманий результат (*actual_result*) співпадає з очікуваним результатом (*expected_result*).

Крок 6 – Повернення ваг:

Якщо умова завершення виконана, повертаються отримані вагові коефіцієнти.

Лістинг:

```
def hebbian_network(letters, expected_result, neurons_number):
    for index in range(neurons_number):
        letters[index] = [1] + letters[index]
    weights = [[0] * len(letters[0]) for _ in range(neurons_number)]
    # Розрахунок вагових коефіцієнтів
    for index_of_letter in range(neurons_number):
        for index_of_neuron in range(neurons_number):
            for index_of_weight in range(len(weights[index_of_neuron])):
                weights[index_of_neuron][index_of_weight] +=
letters[index_of_letter][index_of_weight] *
expected_result[index_of_letter][index_of_neuron]
    # Розрахунок результату розпізнавання
    actual_result = calculate_output(letters, weights, neurons_number)
    # Перевірка виконання правила для завершення
    if actual_result == expected_result:
        return weights
```

Нерозв'язна проблема адаптації ваг:

Для ситуацій з виникненням нерозв'язних проблем адаптації ваг зв'язків нейромережі передбачимо максимальну кількість ітерацій.

Якщо ж проблема не буде усунута – попереджувальне повідомлення та вихід з програми.

Лістинг:

```
def hebbian_network(letters, expected_result, neurons_number):
    [...]
    # Якщо нерозв'язна проблема адаптації ваг
    raise Exception('Виникла нерозв\'язна проблема адаптації ваг зв\'язків нейромережі.
Ваги: ' + str(weights))
```

Навчання нейромережі:

Навчимо нейромережу розпізнавати 4 літери з імені «Sofia Pavlova». Нехай це будуть літери «*I*», «*P*», «*L*», «*O*». Навчальні зображення літер являють собою список формату 9×1 і виглядають наступним чином:

-1	1	-1
-1	1	-1
-1	1	-1

Літера «*I*»

1	1	1
1	1	1
1	-1	-1

Літера «*P*»

1	-1	-1
1	-1	-1
1	1	1

Літера «*L*»

1	1	1
1	-1	1
1	1	1

Літера «*O*»

У разі успішного навчання моделі, результат розпізнавання має бути таким:

	« <i>I</i> »	« <i>P</i> »	« <i>L</i> »	« <i>O</i> »
« <i>I</i> »	1	-1	-1	-1
« <i>P</i> »	-1	1	-1	-1
« <i>L</i> »	-1	-1	1	-1
« <i>O</i> »	-1	-1	-1	1

Рисунок 1 – Умова успішного навчання моделі

«1» означають успішне розпізнавання літери.

Лістинг:

```
def calculate_output(letters, weights, neurons_number):  
    actual_result = []  
    for index of letter in range(len(letters)):
```

```

letter_result = []
for index_of_neuron in range(neurons_number):
    s = 0
    for index_of_weight in range(len(weights[index_of_neuron])):
        s += weights[index_of_neuron][index_of_weight] *
letters[index_of_letter][index_of_weight]
        if s > 0:
            letter_result += [1]
        else:
            letter_result += [-1]
    actual_result += [letter_result]
return actual_result

# Правильні літери
# Sofiia Pavlova
I_letter = [-1, 1, -1,
            -1, 1, -1,
            -1, 1, -1]
P_letter = [ 1, 1, 1,
            1, 1, 1,
            1, -1, -1]
L_letter = [ 1, -1, -1,
            1, -1, -1,
            1, 1, 1]
O_letter = [ 1, 1, 1,
            1, -1, 1,
            1, 1, 1]

# Очікуваний результат
expected_result = [[ 1, -1, -1, -1],
                  [-1, 1, -1, -1],
                  [-1, -1, 1, -1],
                  [-1, -1, -1, 1]]

# Навчання моделі
train_letters = [I_letter, P_letter, L_letter, O_letter]
number_of_neurons = len(train_letters)
final_weights = hebbian_network(train_letters, expected_result, number_of_neurons)
print('Натреновані вагові коефіцієнти:')
for weights in final_weights:
    print(weights)

```

Результат:

```

Натреновані вагові коефіцієнти:
[-2, -4, 0, -2, -4, 2, -2, -4, 0, -2]
[-2, 0, 0, 2, 0, 2, 2, 0, -4, -2]
[-2, 0, -4, -2, 0, -2, -2, 0, 0, 2]
[-2, 0, 0, 2, 0, -2, 2, 0, 0, 2]

```

Рисунок 2 – Вагові коефіцієнти натренованої моделі

У результаті отримуємо вищезазначені вагові коефіцієнти моделі.

Розпізнавання:

Розпізнаємо для початку тренувальні зображення літер.

Лістинг:

```
# Правильні дані
letters_no_mistakes = [I_letter, P_letter, L_letter, O_letter]
for index in range(len(letters_no_mistakes)):
    letters_no_mistakes[index] = [1] + letters_no_mistakes[index]
actual_result = calculate_output(letters_no_mistakes, final_weights, number_of_neurons)
print('\nРезультат для "I", "P", "L", "O":')
for res in actual_result:
    print(res)
```

Результат:

```
Результат для "I", "P", "L", "O":
[1, -1, -1, -1]
[-1, 1, -1, -1]
[-1, -1, 1, -1]
[-1, -1, -1, 1]
```

Рисунок 3 – Результат розпізнавання тренувальних літер

Бачимо, що результат **співпадає з очікуванням** (рисунок 1), а отже неймережа успішно розпізнає тренувальні літери.

Тепер перевіримо працездатність моделі на **літерах з помилками**. Візьмемо літери «*P*» та «*O*».

1	1	1
1	-1	-1
1	-1	-1

Літера «*P*» з помилкою

-1	1	1
1	-1	1
1	1	1

Літера «*O*» з помилкою

У разі успішного тестування моделі, результат має бути наступним:

	«I»	«P»	«L»	«O»
«P̄»	-1	1	-1	-1
«Ō»	-1	-1	-1	1

Рисунок 4 – Умова успішного тестування моделі

Лістинг:

```
# Дані з помилками
letters_with_mistakes = [P_mistake, O_mistake]
for index in range(len(letters_with_mistakes)):
    letters_with_mistakes[index] = [1] + letters_with_mistakes[index]
actual_result = calculate_output(letters_with_mistakes, final_weights, number_of_neurons)
print('\nРезультат для "P" та "O" з помилками:')
for res in actual_result:
    print(res)
```

Результат:

```
Результат для "P" та "O" з помилками:
[-1, 1, -1, -1]
[-1, -1, -1, 1]
```

Рисунок 5 – Результат розпізнавання літер з помилками

Бачимо, що результат **співпадає з очікуваним** для літер з помилками (рисунок 4), а отже неймережа працює коректно.

Висновок:

У даній лабораторній роботі я дослідила структуру та розробила алгоритм для моделювання нейронної мережі Хебба з 4 нейронами.

Створила мережу Хебба за допомогою засобів мови програмування Python. Навчила мережу розпізнавати літери «*I*», «*P*», «*L*», «*O*». Довела працездатність мережі шляхом тестування на наборі літер з помилками « \bar{P} », « \bar{O} ». Мережа розпізнала ці зображення коректно.