# НАЦІОНАЛЬНИЙ ТЕХНІЧНИЙ УНІВЕРСИТЕТ УКРАЇНИ «Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського» Факультет інформатики та обчислювальної техніки Кафедра технічної кібернетики

Звіт до комп'ютерного практикуму 1 з дисципліни: "Програмні засоби проектування та реалізації нейромережевих систем"

> Виконав ІП-01 Черпак А.В.

Перевірив: Шимкович В.М.

## Комп'ютерний практикум 1

**Завдання:** Написати програму, що реалізує нейронну мережу Парцептрон та навчити її виконувати функцію XOR.

#### Виконання:

Генерація вхідних даних:

```
import tensorflow as tf

import numpy as np

x_train = np.array([[a, b, c] for a in range(2) for b in range(2) for c in range(2)], 'float32')

y_train = np.array([[sum(arr)%2] for arr in x_train])

print(x_train)

print(y_train)
```

Результат генерації:

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

Створення та компіляція моделі

```
model = tf.keras.Sequential()

model.add(tf.keras.layers.Dense(4, input_dim=3, activation='relu'))

model.add(tf.keras.layers.Dense(1, activation='sigmoid'))

model.compile(loss='mean_squared_error',

optimizer=tf.keras.optimizers.Adam(learning_rate=0.05),

metrics=['accuracy'])
```

# Тренування та оцінювання моделі:

```
model.fit(x_train, y_train, epochs=50)
scores = model.evaluate(x_train, y_train, verbose=False)
print('\n%s: %.2f%%' % (model.metrics_names[1], scores[1]*100))
print(model.predict(x_train).round())
```

Результати тренування:

```
Epoch 33/50
Epoch 35/50
Epoch 36/50
Epoch 37/50
Epoch 38/50
Epoch 39/50
Epoch 40/50
Epoch 41/50
Epoch 42/50
```

## Результати тестування:

### Висновок:

Під час виконання комп'ютерного практикуму ми розробили, навчили та протестували одну з найпростіших нейронних, відому як «Парцептрон». Розроблена нейронна мережа має вхідний, один прихований внутрішній та вихідний шари, які приймають, вивчають та виводять інформацію у діапазоні від 0 до 1. Ця нейромережа натренована передбачати результат виключної диз'юнкції (ХОК) для трьох параметрів. Як бачимо, у результаті наша мережа навчилася з абсолютною точністю визначати результати необхідної операції. Така точність спричинена малою кількістю параметрів та доволі простою залежністю між вхідними даними та результатом. У нашому випадку вистачило 37 епох навчання. Втім, варто зауважити, що необхідна кількість епох щоразу різна, і при тестуванні були випадки, що навіть 1000 епох було недостатньо.