Лабораторна робота №4

Хід роботи:

Завдання на лабораторну роботу 4

- 1. Використати будь-який датасет з реченнями, які можна поділити на класи: позитивний текст, негативний текст, нейтральний текст.
- 2. Підготувати датасет до аналізу: токенізувати (перетворити слова у цифри) речення за допомогою Tokenizer() та створити послідовності (перетворити речення у послідовність цифр, де кожна цифра відповідає певному слову) за допомогою tokenizer.text_to_sequence() методу. Доповнити послідовності нулями до однакової довжини за допомогою методу раd sequences().
- 3. Розділити дані на тренувальні та тестові.
- 4. Реалізувати рекурентну нейронну мережу LSTM для аналізу тону тексту. Нейронна мережа має на вхід отримувати речення, та на виході повертати тон тексу: позитивний негативний або нейтральний.
- 5. Натренувати нейронну мережу та протестувати, відобразити результати тестування.

Код:

```
import numpy as np
from tensorflow.keras.preprocessing.text import Tokenizer
from tensorflow.keras.preprocessing.sequence import pad_sequences
from tensorflow.keras.utils import to_categorical
from tensorflow.keras.models import Sequential
from tensorflow.keras.layers import Embedding, LSTM, Dense, SpatialDropout1D
from sklearn.model_selection import train_test_split
import matplotlib.pyplot as plt

sentences = [
    "I love this product, it is fantastic!",
    "This is the worst movie I have ever seen.",
    "The service was okay, nothing special.",
    "I am very happy with my purchase.",
    "I am disappointed with the quality.",
    "It's just an average experience.",
```

					ДУ «Житомирська політехніка».23.121.03.000 — Лр			8.000 - Лр4
Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата				,
Розр	0 δ.	Бігун Р.В.				Лim.	Арк.	Аркушів
Перевір.		Годлевський Ю.О.			Звіт з	1	7	
Керівник						ФІКТ Гр. BT-22-1[1		
Н. контр.					лабораторної роботи			T-22-1[1]
3ав.	каф.						•	

```
"The event was well-organized and fun.",
    "Absolutely fantastic! Exceeded my expectations.",
    "The trip was fun, though the weather was bad.",
labels = [1, 0, 2, 1, 0, 2, 1, 0, 1, 0, 2, 1, 0, 1, 0, 2, 1, 0, 1, 0, 2, 1, 0,
1, 0, 2, 1, 0, 1, 0, 2, 1, 0, 2, 1, 0, 2, 1, 0, 2, 1, 0, 2, 1, 0, 2, 1, 0, 2]
max words = 10000
```

Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

```
tokenizer = Tokenizer(num words=max words)
tokenizer.fit on texts(sentences)
sequences = tokenizer.texts to sequences(sentences)
# Доповнення послідовностей нулями до однакової довжини
maxlen = 20
data = pad sequences(sequences, maxlen=maxlen)
num classes = 3
labels = to categorical(labels, num classes)
X train, X test, y train, y test = train test split(data, labels,
test size=0.2, random state=42)
# Побудова LSTM моделі
model = Sequential()
model.add(Embedding(max words, 128, input length=maxlen))
model.add(SpatialDropout1D(0.2))
model.add(LSTM(100, dropout=0.2, recurrent dropout=0.2))
model.add(Dense(num_classes, activation='softmax'))
model.compile(loss='categorical crossentropy', optimizer='adam',
metrics=['accuracy'])
batch size = 32
epochs = 30
history = model.fit(X train, y train, batch size=batch size, epochs=epochs,
validation data=(X test, y test), verbose=1)
score, acc = model.evaluate(X test, y test, batch size=batch size, verbose=2)
print('Test score:', score)
print('Test accuracy:', acc)
# Відображення результатів тестування
plt.plot(history.history['accuracy'], label='train')
plt.plot(history.history['val accuracy'], label='test')
plt.title('Model accuracy')
plt.ylabel('Accuracy')
plt.xlabel('Epoch')
plt.legend(['Train', 'Test'], loc='upper left')
plt.show()
plt.plot(history.history['loss'], label='train')
plt.plot(history.history['val loss'], label='test')
plt.title('Model loss')
plt.ylabel('Loss')
```

Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

```
plt.xlabel('Epoch')
plt.legend(['Train', 'Test'], loc='upper left')
plt.show()

def predict_sentiment(text, model, tokenizer, maxlen):
    sequences = tokenizer.texts_to_sequences([text])
    padded_sequences = pad_sequences(sequences, maxlen=maxlen)
    predictions = model.predict(padded_sequences)
    # Перетворення ймовірностей у відсотки
    percentages = predictions[0] * 100
    return percentages

# Приклад використання функції
text = "This is amazing!"
percentages = predict_sentiment(text, model, tokenizer, maxlen)
class_labels = ['Negative', 'Positive', 'Neutral']

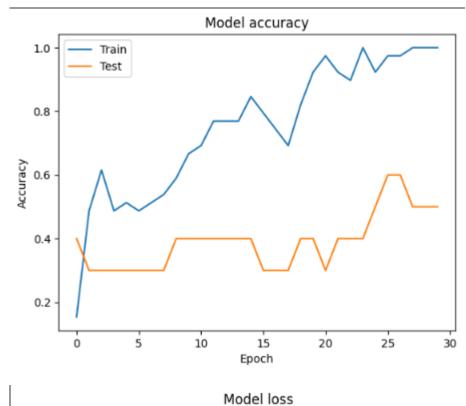
for i, label in enumerate(class_labels):
    print(f"{label}: {percentages[i]:.2f}%")
```

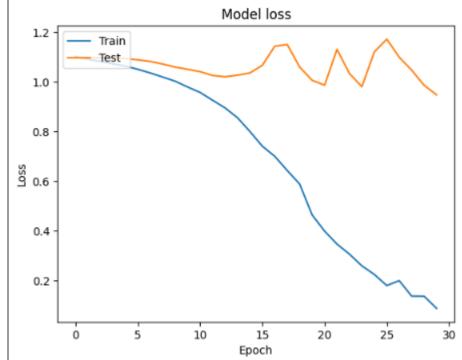
Вигляд:

Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

```
2/2 [=====
                                 ==] - 0s 87ms/step - loss: 1.0731 - accuracy: 0.4872 - val_loss: 1.0976 - val_accuracy: 0.3000
Epoch 5/30
2/2 [=====
                                 ==] - 0s 99ms/step - loss: 1.0642 - accuracy: 0.5128 - val_loss: 1.0942 - val_accuracy: 0.3000
Epoch 6/30
2/2 [=====
                                   - 0s 78ms/step - loss: 1.0511 - accuracy: 0.4872 - val_loss: 1.0895 - val_accuracy: 0.3000
Epoch 7/30
2/2 [====
                                 =] - 0s 75ms/step - loss: 1.0364 - accuracy: 0.5128 - val_loss: 1.0829 - val_accuracy: 0.3000
Epoch 8/30
2/2 [===
                                   - 0s 77ms/step - loss: 1.0199 - accuracy: 0.5385 - val_loss: 1.0724 - val_accuracy: 0.3000
Epoch 9/30
2/2 [===
                                     0s 78ms/step - loss: 1.0033 - accuracy: 0.5897 - val_loss: 1.0601 - val_accuracy: 0.4000
Epoch 10/30
                                     0s 80ms/step - loss: 0.9799 - accuracy: 0.6667 - val_loss: 1.0511 - val_accuracy: 0.4000
2/2 [=
Epoch 11/30
2/2 [===:
                                    - 0s 74ms/step - loss: 0.9580 - accuracy: 0.6923 - val_loss: 1.0417 - val_accuracy: 0.4000
Epoch 12/30
2/2 [====
                                     0s 75ms/step - loss: 0.9267 - accuracy: 0.7692 - val_loss: 1.0266 - val_accuracy: 0.4000
Epoch 13/30
                                     0s 74ms/step - loss: 0.8959 - accuracy: 0.7692 - val_loss: 1.0210 - val_accuracy: 0.4000
2/2 [====
Epoch 14/30
2/2 [====
                                   - 0s 100ms/step - loss: 0.8563 - accuracy: 0.7692 - val_loss: 1.0275 - val_accuracy: 0.4000
Epoch 15/30
2/2 [===
                                      0s 77ms/step - loss: 0.8007 - accuracy: 0.8462 - val_loss: 1.0365 - val_accuracy: 0.4000
Epoch 16/30
2/2 [===
                                     0s 79ms/step - loss: 0.7413 - accuracy: 0.7949 - val_loss: 1.0673 - val_accuracy: 0.3000
Epoch 17/30
2/2 [===:
                                   - 0s 89ms/step - loss: 0.7005 - accuracy: 0.7436 - val_loss: 1.1443 - val_accuracy: 0.3000
Epoch 18/30
2/2 [======
                                :==] - 0s 79ms/step - loss: 0.6434 - accuracy: 0.6923 - val_loss: 1.1512 - val_accuracy: 0.3000
Epoch 19/30
                                 ==] - 0s 75ms/step - loss: 0.5887 - accuracy: 0.8205 - val_loss: 1.0603 - val_accuracy: 0.4000
2/2 [===
Epoch 20/30
2/2 [===:
                                   - 0s 75ms/step - loss: 0.4644 - accuracy: 0.9231 - val_loss: 1.0070 - val_accuracy: 0.4000
Epoch 21/30
                                   - 0s 87ms/step - loss: 0.3991 - accuracy: 0.9744 - val_loss: 0.9871 - val_accuracy: 0.3000
2/2 [====
Epoch 22/30
2/2 [======
                     ==========] - 0s 88ms/step - loss: 0.3467 - accuracy: 0.9231 - val loss: 1.1317 - val accuracy: 0.4000
Epoch 23/30
                            ======] - 0s 76ms/step - loss: 0.3061 - accuracy: 0.8974 - val_loss: 1.0342 - val_accuracy: 0.4000
2/2 [======
Epoch 24/30
2/2 [======
                         ========] - 0s 82ms/step - loss: 0.2590 - accuracy: 1.0000 - val_loss: 0.9812 - val_accuracy: 0.4000
Epoch 25/30
                                ===] - 0s 74ms/step - loss: 0.2242 - accuracy: 0.9231 - val loss: 1.1217 - val accuracy: 0.5000
2/2 [====
Epoch 26/30
2/2 [=====
                            ======] - 0s 74ms/step - loss: 0.1796 - accuracy: 0.9744 - val_loss: 1.1727 - val_accuracy: 0.6000
Epoch 27/30
                            ======] - 0s 93ms/step - loss: 0.1993 - accuracy: 0.9744 - val loss: 1.1001 - val accuracy: 0.6000
2/2 [======
Epoch 28/30
                         :=======] - 0s 94ms/step - loss: 0.1369 - accuracy: 1.0000 - val_loss: 1.0478 - val_accuracy: 0.5000
Epoch 29/30
2/2 [=====
                    Epoch 30/30
                       :========] - 0s 90ms/step - loss: 0.0877 - accuracy: 1.0000 - val_loss: 0.9483 - val_accuracy: 0.5000
2/2 [======
1/1 - 0s - loss: 0.9483 - accuracy: 0.5000 - 28ms/epoch - 28ms/step
Test score: 0.948264479637146
Test accuracy: 0.5
```

Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата





```
# Приклад використання функції

text = "This is amazing!"

percentages = predict sentiment(text, model, tokenizer, maxlen)

class labels = ['Negative', 'Positive', 'Neutral']

for i, label in enumerate(class labels):

    print(f"{label}: {percentages[i]:.2f}%")
```

Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата

1/1 [======] - 0s 276ms/step

Negative: 18.74% Positive: 80.17% Neutral: 1.09%

GIT HUB: https://github.com/ShadowGhost31/Lab_4

Висновки: в ході виконання лабораторної роботи я реалізував нейронну мережу LSTM для аналізу тону тексту. Протестував її та відобразив і дослідив результати тестування.

Змн.	Арк.	№ докум.	Підпис	Дата