

Міністерство освіти і науки

**України Національний технічний університет України
«Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського»**

**Факультет інформатики та обчислювальної техніки
Кафедра інформатики та програмної інженерії**

ЗВІТ

лабораторної роботи №7

з курсу «Програмні засоби проєктування і реалізації неромережевих
систем»

Тема: «Рекурентні нейронні мережі LSTM»

Перевірів:

Шимкович В. М.

Виконав:

Студент Гр. ІП-01 Шпилька В.С.

Київ 2023

Завдання: Написати програму, що реалізує рекурентну нейронну мережу LSTM для розпізнавання емоційного забарвлення тексту, використати датасет Yelp Dataset

1. Реалізація нейронної мережі:

```
import tensorflow as tf

def LstmModel(vocab_size):
    model = tf.keras.Sequential([
        tf.keras.layers.Embedding(vocab_size, 64, mask_zero=True),
        tf.keras.layers.Bidirectional(tf.keras.layers.LSTM(64, return_sequences=True)),
        tf.keras.layers.Bidirectional(tf.keras.layers.LSTM(32)),
        tf.keras.layers.Dense(64, activation='relu'),
        tf.keras.layers.Dropout(0.5),
        tf.keras.layers.Dense(1, activation='sigmoid')
    ])
    return model
```

```
model.summary()
```

[29] ✓ 0.0s

... Model: "sequential"

Layer (type)	Output Shape	Param #
embedding (Embedding)	(None, None, 64)	640128
bidirectional (Bidirectional)	(None, None, 128)	66048
bidirectional_1 (Bidirectional)	(None, 64)	41216
dense (Dense)	(None, 64)	4160
dropout (Dropout)	(None, 64)	0
dense_1 (Dense)	(None, 1)	65

=====
Total params: 751,617
Trainable params: 751,617
Non-trainable params: 0
=====

Нейронна мережа містить Embedding шар для кодування числа в багатовимірний вектор, далі декілька шарів lstm, які маю короткотривалу пам'ять та декілька лінійних шар для класифікації.

2. Створення пайплану для завантаження даних.

```
def download_data(path = settings.DATA_PATH, val_percent = settings.VAL_PERCENT):
    dataset = tfds.load('yelp_polarity_reviews', data_dir=path, as_supervised=True)
    train_dataset, test_dataset = dataset['train'], dataset['test']

    train_size = len(train_dataset)
    val_size = int(train_size * val_percent)

    val_dataset = train_dataset.take(val_size)
    train_dataset = train_dataset.skip(val_size)

    return train_dataset, val_dataset, test_dataset

def create_train_pipeline(dataset, buffer_size = settings.BUFFER_SIZE, batch_size = settings.BATCH_SIZE):
    return dataset.shuffle(buffer_size).batch(batch_size).prefetch(tf.data.AUTOTUNE)

def create_test_pipeline(dataset, batch_size = settings.BATCH_SIZE):
    return dataset.batch(batch_size).prefetch(tf.data.AUTOTUNE)

def load_data(path = settings.DATA_PATH, val_percent = settings.VAL_PERCENT, buffer_size = settings.BUFFER_SIZE, batch_size = settings.BATCH_SIZE):
    train_ds, val_ds, test_ds = download_data(path, val_percent)

    train_ds = create_train_pipeline(train_ds, buffer_size, batch_size)
    val_ds = create_test_pipeline(val_ds, batch_size)
    test_ds = create_test_pipeline(test_ds, batch_size)

    return train_ds, val_ds, test_ds
```

Завантажуємо YelpDataset, виділяємо тренувальні, валідаційні та тестувальні дані, перемішуємо тренувальні та розбиваємо датасети на батчі.

Далі створюємо encoder для кодування тексту в числа, щоб надалі нейрона мережа могла трансформувати їх в багатовимірний вектор:

```
class YelpPreprocessing():
    def __init__(self, train_dataset) -> None:
        self.encoder = self.create_encoder(train_dataset)

    def create_encoder(self, dataset):
        encoder = tf.keras.layers.TextVectorization(
            max_tokens=settings.VOCAB_SIZE)
        encoder.adapt(dataset.map(lambda text, label: text))
        return encoder

    def vectorize_text(self, text, label):
        text = tf.expand_dims(text, -1)
        return self.encoder(text), label

    def get_encoder(self):
        return self.encoder
```

```
train_ds, val_ds, test_ds = YelpDataset.load_data(data_path, val_percent=settings.VAL_PERCENT, buffer_size=settings.BUFFER_SIZE, batch_size=batch_size)
preprocessor = YelpPreprocessing(train_ds)

train_ds = train_ds.map(preprocessor.vectorize_text)
val_ds = val_ds.map(preprocessor.vectorize_text)

vocab_size = len(preprocessor.get_encoder().get_vocabulary())
model = LstmModel(vocab_size)
```

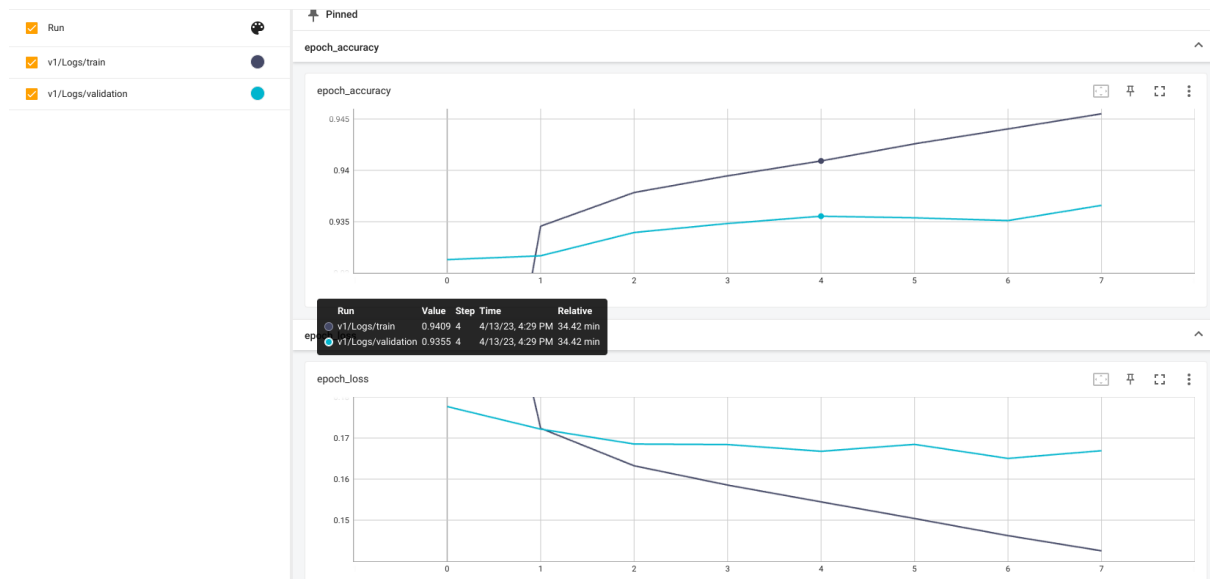
Для оптимізації, даний інкодер створюється на етапі препроцесінгу і в нейронну мережу поступають тільки числа, щоб не виконувати це перетворення кожної епохи, але для збереження моделі можна приєднувати цей шар до основної нейронної мережі:

```
export_model = tf.keras.Sequential([
    self.encoder,
    self.model])

export_model.compile(loss=tf.keras.losses.BinaryCrossentropy(),
                    metrics=['accuracy'],
                    optimizer=tf.keras.optimizers.Adam(learning_rate=self.lr))

export_model.save(self.export_path)
```

Навчаємо нейронну мережу:



Майже відразу нейронна мережа досягла найкращої точності, а подальші покращення є невеликими

Перевіряємо точність на тестовому датасеті:

```
model.evaluate(test_ds)
✓ 2m 40.3s

75/75 [=====] - 160s 2s/step - loss: 0.1564 - accuracy: 0.9386
[0.15640635788440704, 0.9386052489280701]
```

Декілька прикладів з текстового датасету:

```
>>> for texts, label in test_ds.take(1):
      predictions = np.round(np.squeeze(model.predict(texts), axis=-1))
      label = label.numpy()
      for index, text in enumerate(texts):
          text = text.numpy()
          print("Text: ", text)
          print("True label:", label[index])
          print("Predicted label:", predictions[index])
          if (index > 2):
              break

[14] ✓ 1.7s

... 16/16 [=====] - 2s 101ms/step
Text: b'Was not impressed, and will not return.'
True label: 0
Predicted label: 0.0
Text: b'I went in to purchase overalls and was treated so rudely I had to walk out even though he had the item I wanted. I will never step foot in this place of business again.'
True label: 0
Predicted label: 0.0
Text: b'This place really is horrible... Every time I wind up getting convinced to go here, I always walk out feeling like my pocket has been picked. The food isn\'t \\\"bad,\\\" but a
True label: 0
Predicted label: 0.0
Text: b'First time visit..... enjoyed their little cheese biscuits .... Had the ribs,beef brisket,mashed taters with gravy, Mac and cheese was goooood. Very cheesy and creamy just how
True label: 1
Predicted label: 1.0
```

Декілька власних прикладів:

```
▷ ▾
    texts = ["It was a great journey", "It was a horrible experience", "I like this movie", "An overrated movie"]
    predictions = np.round(np.squeeze(model.predict(texts), axis=-1))
    for index, text in enumerate(texts):
        print("Text: ", text)
        print("Predicted label:", predictions[index])
[21] ✓ 0.0s

... 1/1 [=====] - 0s 31ms/step
Text: It was a great journey
Predicted label: 1.0
Text: It was a horrible experience
Predicted label: 0.0
Text: I like this movie
Predicted label: 1.0
Text: An overrated movie
Predicted label: 0.0
```

Висновок: В результаті виконання лабораторної роботи було побудовано рекурентну нейронну мережу LSTM для визначення емоційного забарвлення тексту. Всього нейронна мережа має 751 тис параметрів. Для Yelp датасету дана нейронна мережа показала гарні результати, а саме точність в 93,8 відсотків