# МИНОБРНАУКИ РОССИИ САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ЭЛЕКТРОТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ «ЛЭТИ» ИМ. В.И. УЛЬЯНОВА (ЛЕНИНА) Кафедра МО ЭВМ

#### ОТЧЕТ

### по лабораторной работе №8

по дисциплине «Искусственные нейронные сети»

Тема: «Генерация текста на основе "Алисы в стране чудес"»

Студент гр. 7381	 Трушников А.П
Преподаватель	 Жукова Н.А

Санкт-Петербург 2020

#### Цель работы.

Рекуррентные нейронные сети также могут быть использованы в качестве генеративных моделей.

Это означает, что в дополнение к тому, что они используются для прогнозных моделей (создания прогнозов), они могут изучать последовательности проблемы, а затем генерировать совершенно новые вероятные последовательности для проблемной области.

Подобные генеративные модели полезны не только для изучения того, насколько хорошо модель выявила проблему, но и для того, чтобы узнать больше о самой проблемной области.

#### Задачи.

- Ознакомиться с генерацией текста
- Ознакомиться с системой Callback в Keras

#### Ход работы.

1. Была реализована модель ИНС, которая умеет генерировать текст. Архитектура ИНС представлена на рис. 1.

callbacks\_list = [checkpoint, MyCallback([0, 2, 5, 10, 15, 20])]

```
model = Sequential()
model.add(LSTM(256, input_shape=(X.shape[1], X.shape[2])))
model.add(Dropout(0.2))
model.add(Dense(y.shape[1], activation='softmax'))
model.compile(loss='categorical_crossentropy', optimizer='adam')
model.fit(X, y, epochs=20, batch_size=128, callbacks=callbacks_list)
```

Рисунок 1 – Архитектура построенной сети

2. Был написан собственный CallBack – MyCallback, который показывает то, как генерируется текст во время обучения. Код представлен на рис. 2-3.

```
class MyCallback(tensorflow.keras.callbacks.Callback):
    def __init__(self, epochs):
        super(MyCallback, self).__init__()
        self.epochs = epochs

def on_epoch_end(self, epoch, logs=None):
    if epoch in self.epochs:
        print_text(self.model, epoch)
```

Рисунок  $2 - \kappa o g$  callback-a

```
def print_text(model, epoch=0):
   start = numpy.random.randint(0, len(dataX) - 1)
   pattern = dataX[start]
   print("Seed:")
   text = []
   for i in range(1000):
       x = numpy.reshape(pattern, (1, len(pattern), 1))
       x = x / float(n vocab)
       prediction = model.predict(x, verbose=0)
       index = numpy.argmax(prediction)
       result = int_to_char[index]
       text.append(result)
       pattern.append(index)
       pattern = pattern[1:len(pattern)]
   with open('text_{{}}.txt'.format(epoch), 'w') as file:
       file.write(''.join(text))
```

Рисунок 3 –вспомогательная функция callback-a

Приведем часть сгенерированных текстов в ходе обучения модели.

Текст, сгенерированный на 2 эпохе:

the toet the

Как видно из приведенного текста, наблюдается сплошные повторения из двух слов.

Текст, сгенерированный на 5 эпохе:

woen the woine to the toice to the toece to the toece the woune the woice to the toece to the toece the woine tas to the toece to the toece the woine

Как видно из приведенного текста, наблюдается сплошные повторения, но слов уже больше.

Текст, сгенерированный на 10 эпохе:

ano aadk to the tooee an thee the was oo tie tooee oo the sooee of the sooe of

Как видно из приведенного текста, он все также плох. Вначале наблюдается что-то похожее на предложении, но потом идут повторения.

Текст, сгенерированный на 15 эпохе:

n a coeat ana mooee an inr to cens an inr to ce to head the rime of the rabbit, and the was no toe tiee and the had iov to be iuree to the thitg rabbit would be ioee to her an in and toe tal oo the toiee an inr to ce to head the rieee of the rabbit, and the was no toe tiee and the had iov to be iuree to the thitg rabbit would be ioee to her an in and toe tal oo the toiee an inr to ce to head the rieee of the rabbit, and the was no toe tiee and the had iov to be iuree to the thitg rabbit would be ioee to her an in and toe tal oo the toiee an inr to ce to head the rieee of the rabbit, and the was no toe tiee and the had iov to be iuree to the thitg rabbit would be ioee to her an in and toe tal oo the toiee an inr to ce to head the rieee of the rabbit, and the was no toe tiee and the had iov to be iuree to the thitg rabbit would be ioee to her an in and toe tal oo the toiee an inr to ce to head the rieee of the rabbit, and the was no toe tiee and the had iov to be iuree to the thitg rabbit would be ioee to her an in and toe tal oo the toiee an inr to ce to head the rieee of the rabbit, and the was no toe tiee and the had iov to be iuree to the thitg

Как видно из приведенного текста, повторений стало гораздо меньше. В тексте можно рассмотреть нормальные словосочетания.

Текст, сгенерированный на 19 эпохе:

edred in the sood of the sabbit sfde an the could her head to the thnt of the courd, and whi hert wer the wiite rabbit was an it will rabbit was a little oate and the whoeg harden sere the whot ofdel of the sabli bld the part wiin iar haad—she cid no the sam so the sinee anoners the was so thyi thit way the white rabbit, and whs gel to the whrt on aelit in the wiile 'and whs ger tu mete to the thit oo the shrere '

'the dorss that toe 'asd tou dinn the sore,' she said to herself, 'io would ba anl oo the simtee of the gitte th then io the seme to the whit oo here oo that 'a

iott she wish the seme to tou the whit to tote toued oo the sooe-'

'io she soee tureed to toue shi mrck turtle sapd to hhrself, "that s the shre then ' she seit on aelcr tonkeig."

Начали появляться разборчивые предложения.

#### Выводы.

В ходе выполнения работы была построена и обучена сеть, генерирующая текст на основе «Алиса в стране чудес». Также написан callback, с помощью которого можно отследить процесс обучения сети.

## ПРИЛОЖЕНИЕ А ИСХОДНЫЙ КОД

```
import tensorflow.keras.callbacks
import numpy
from keras.models import Sequential
from keras.layers import Dense
from keras.layers import Dropout
from keras.layers import LSTM
from keras.callbacks import ModelCheckpoint
from keras.utils import np utils
filename = "wonderland.txt"
raw_text = open(filename).read()
raw text = raw text.lower()
chars = sorted(list(set(raw text)))
char to int = dict((c, i) for i, c in enumerate(chars))
int_to_char = dict((i, c) for i, c in enumerate(chars))
n_chars = len(raw_text)
n vocab = len(chars)
print("Total Characters: ", n_chars)
print("Total Vocab: ", n vocab)
seq_length = 100
dataX = []
dataY = []
for i in range(0, n_chars - seq_length, 1):
    seq in = raw text[i:i + seq length]
    seq out = raw text[i + seq length]
    dataX.append([char_to_int[char] for char in seq_in])
    dataY.append(char to int[seq out])
def print_text(model, epoch=0):
    start = numpy.random.randint(0, len(dataX) - 1)
    pattern = dataX[start]
    print("Seed:")
    print("\"", ''.join([int_to_char[value] for value in pattern]), "\"")
    text = []
    for i in range(1000):
        x = numpy.reshape(pattern, (1, len(pattern), 1))
        x = x / float(n_vocab)
        prediction = model.predict(x, verbose=0)
        index = numpy.argmax(prediction)
        result = int to char[index]
        text.append(result)
        pattern.append(index)
        pattern = pattern[1:len(pattern)]
```

```
with open('text_{}.txt'.format(epoch), 'w') as file:
        file.write(''.join(text))
class MyCallback(tensorflow.keras.callbacks.Callback):
    def __init__(self, epochs):
        super(MyCallback, self).__init__()
        self.epochs = epochs
    def on epoch end(self, epoch, logs=None):
        if epoch in self.epochs:
            print text(self.model, epoch)
n patterns = len(dataX)
print("Total Patterns: ", n_patterns)
# reshape X to be [samples, time steps, features]
X = numpy.reshape(dataX, (n_patterns, seq_length, 1))
# normalize
X = X / float(n_vocab)
# one hot encode the output variable
y = np_utils.to_categorical(dataY)
filepath="weights-improvement-{epoch:02d}-{loss:.4f}.hdf5"
checkpoint = ModelCheckpoint(filepath, monitor='loss', verbose=1,
save_best_only=True, mode='min')
callbacks_list = [checkpoint, MyCallback([0, 2, 5, 10, 15, 19])]
model = Sequential()
model.add(LSTM(256, input_shape=(X.shape[1], X.shape[2])))
model.add(Dropout(0.2))
model.add(Dense(y.shape[1], activation='softmax'))
model.compile(loss='categorical_crossentropy', optimizer='adam')
model.fit(X, y, epochs=20, batch size=128, callbacks=callbacks list)
```