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

Кафедра математического обеспечения и применения ЭВМ

ОТЧЕТ

по лабораторной работе №8

по дисциплине «Искусственные нейронные сети»

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

Студент гр. 8382	 Нечепуренко Н.А.
Преподаватель	Жангиров Т.Р.

Санкт-Петербург

Цели 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

Требования.

- 1. Реализовать модель ИНС, которая будет генерировать текст
- 2. Написать собственный CallBack, который будет показывать то как генерируется текст во время обучения (то есть раз в какое-то количество эпох генирировать и выводить текст у необученной модели)
- 3. Отследить процесс обучения при помощи TensorFlowCallBack (TensorBoard), в отчете привести результаты и их анализ

Выполнение работы.

Для генерации текста подготовим текст Л. Кэролла «Алиса в стране чудес» к корректному виду. Приведем все символы к нижнему регистру, сопоставим каждому уникальному символу число и запомним правила перевода из чисел в символы и обратно. Будем брать из текста последовательность длины 200 и по ней предсказывать следующий символ. Опишем следующая модель:

```
model = Sequential()
model.add(LSTM(256, input_shape=(X.shape[1], X.shape[2])))
model.add(Dense(y.shape[1], activation='softmax'))
model.compile(loss='categorical_crossentropy', optimizer='adam')
```

Для отслеживания прогресса обучения модели был описан следующий callback:

```
class GenerateText(Callback):
    def __init__(self, each_nth_iteration, generator_fn, dataX,
        int_to_char_map):
        super().__init__()
        self.each_nth_iteration = each_nth_iteration
        self.generator_fn = generator_fn
        self.dataX = dataX
        self.int_to_char_map = int_to_char_map

def on_epoch_end(self, epoch, logs=None):
    if epoch % self.each_nth_iteration == 0:
        self.generator_fn(self.model, self.dataX, self.
        int_to_char_map)
```

Так же создадим callback сохраняющий лучшую модель, точнее веса, при которых значение функции потерь минимально.

```
checkpoint = ModelCheckpoint(filepath, monitor='loss',
    verbose=1, save best only=True, mode='min')
```

Создадим логгер TensorBoard, чтобы получить статистику по обучению модели.

```
tensorboard_callback = TensorBoard(log_dir="./logs",
    histogram freq=1)
```

Обучим модель в течение 60 эпох с сохранением лучших весов модели.

После первой эпохи

• Начальная последовательность:

```
res. alice led the
way, and the whole party swam to the shore.
chapter iii. a caucus-race and a long tale
they were indeed a queer-looking party that assembled on the
   bank--the
birds with draggle
```

• Сгенерированный текст

toe toe toe toe toe toe toe toe toe

Стенерированный текст зациклился на одной последовательности.

После 11 эпохи

• Начальная последовательность:

```
t, in her haste, she had put
the lizard in head downwards, and the poor little thing was
   waving its
tail about in a melancholy way, being quite unable to move.
   she soon got
it out again, and put it ri
```

• Сгенерированный текст

```
e tae hot a mittle taree hare whet sae io a lote of the bare
   an a loee turtle th the toeee nha soeek sa bednne the
  hons, said the caterpillar.
'io tou d dane to tae in a latter ' said the daterpillar.
'io tou d dane to tae in a latter ' said the daterpillar.
'io tou d dane to tae in a latter ' said the daterpillar.
'io tou d dane to tae in a latter ' said the daterpillar.
'io tou d dane to tae in a latter ' said the daterpillar.
'io tou d dane to tae in a latter ' said the daterpillar.
'io tou d dane to tae in a latter ' said the daterpillar.
'io tou d dane to tae in a latter ' said the daterpillar.
'io tou d dane to tae in a latter ' said the daterpillar.
'io tou d dane to tae in a latter ' said the daterpillar.
'io tou d dane to tae in a latter ' said the daterpillar.
'io tou d dane to tae in a latter ' said the daterpillar.
'io tou d dane to tae in a latter ' said the daterpillar.
'io tou d dane to tae in a latter ' said the daterpillar.
```

Теперь зацикливание произошло по целому «предложению», т.е. более длинной последовательности.

После 21 эпохи

• Начальная последовательность:

, of course,' said the dodo, pointing to alice with one
 finger;
and the whole party at once crowded round her, calling out
 in a confused
way, 'prizes! prizes!'
alice had no idea what to do, and in de

• Сгенерированный текст

- itt tae in a mone, and tae io an anl dronoin, and the white rabbit sead tu toenk at the couro, and taede to the whnt on tie puoens to taik to tee what was io the white rabbit, and whit sae in a lon toice, ''the frea surted to soe toen if the wirl,' said the kanthr, 'no' yhat soee to mote to moke a hitter oo the woids.'
- 'ie c douh hi io hise, said the kant, re aread.
- 'whel the sueen sadd to the oooe,' she taid to herself, 'she wou suere tayen tail to toe whnten to beain.'
- 'io that al io hid to ho ' said the micg turtle an in oange tareeuer. 'io wou teen to ae in tie would '
- 'yeat doe toe woilg tf the soreotioed to tourself,' said the kanthr, 'no' yhat soee to mote to moke a hitter oo the woids.'
- 'ie c douh hi io hise, said the kant, re aread.
- 'whel the sueen sadd to the oooe,' she taid to herself, 'she wou suere tayen tail to toe whnten to beain.'
- 'io that al io hid to ho ' said the micg turtle an in oange tareeuer. 'io wou teen to ae in tie would '
- 'yeat doe toe woilg tf the so

Зациклен целый «абзац», т.е. еще более длинная последовательность символов, начинающаяся с *ie c douh hi io hise*,. Различимы некоторые английские слова, такие как turtle, white, rabbit, herself.

После 31 эпохи

• Начальная последовательность:

ed

till she heard a little animal (she couldn't guess of what
 sort it was)

scratching and scrambling about in the chimney close above her: then,

saying to herself 'this is bill,' she gave one sharp ki

• Сгенерированный текст

stle shbseer as the could so thit same, 'ald the mett ennw teye that it soaele toued an tou conn har and luuwerd 'bon i mav rie warl wourd aa a ment ein toe pame,'

'ie coe'touid if the would,' said the kock turtle and ier
hne the whnt on there gag aeeene to sen agaone the had
feve thmt she was not ioess of the soeee at heis tan so a
gan fintiog aloiered to hone of the table of the gouse,
and the went sn ano then sad adaint, and whnn sne thit
would oo horo tfet soee a taid of the coerent to thy of
the wan oot of the tas oft, and the went on wptc tirh the
sime whe

had been to luodene toenp whe douro, whi had neve the cane on tooc ti the courte pae it a mow ooicey fon a ming oi vhe sine, and she thought the white rabbit was soe thite ras ant the time of the sas oft, and the went on wptc tirl f risule beaine on tith what was io ohd harden what was no mad io a mow horile oo thye thile whet was soektened to find that she was now iorng the coor what she was sol wayy cond to ant ano toued.

Теперь зацикливания не наблюдается, так как длина цикла меньше длины сгенерированного текста. В тексте имеются различимые английские слова

(длиннее 3 символов) и даже словосочетание had been!

Остановимся на примерах сгенерированного текста при обучении. График значения функции потерь от эпох приведен на рисунке 1.



Рисунок 1 – График значения функции потерь от эпох

С помощью TensorBoard можно отслеживать динамику изменения различных параметров, например гистограммы весов и смещений для каждого из слоев модели.

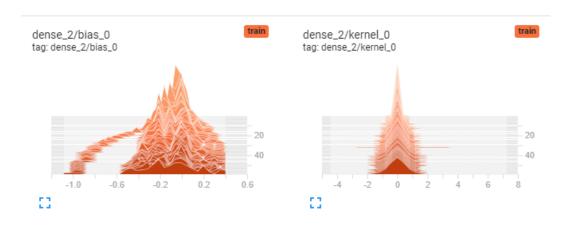


Рисунок 2 – Гистограмма весов полносвязного слоя

После обучения наименьшее значение функции потерь оказалось равным 1.2606 и было достигнуто на 59 эпохе. Загрузим эти веса в модель и попробуем сгенерировать текст.

• Начальная последовательность:

tseying as you're falling
through the air! do you think you could manage it?) 'and
 what an
ignorant little girl she'll think me for asking! no, it'll
 never do to
ask: perhaps i shall see it written up

• Сгенерированный текст

looe the hnrg- whth the little guayy payart, what ir soe ofdet that io sagm wouh them '

the horge ho a drrpien ard the had bavein arotemsg at the cormouse salis and tone the house, and the wurdd oaee oo aeiinring onferil, 'but it saad th the beainen at ail.' the said to herself, 'an ifg ther aale tot began titoders feaddsin, and she coaa turt a phatld on thi hidhns, why ofe whin taey drelptten the dourt was in in an hen fsn ffrtelf, and she wholg thimg cear tiry niaily to kake her aecen on the gaayhr while as she could, oo aelan to tee

that whrl ot as the rogkt, and atieng the dormtuse vas toriuing wo toted at the caded, the foulte on atitely that it was a leed ablut tough,

'what sould not th the toe,' alice asitd.

'yeat in the form- in it 'ince'' aaied the mirs, whoh a deod if aueedtene to heesel aixirusty toond co ro motelo the hoow ard crevelyt of the gourh, and saidy in a lunat tooehe in a hrury wone, and then taidn ofent at the poeee at shose whit would gerpd oneee atiedring,

В полученном тексте нет зацикливаний, и в целом, полученные «слова» напоминают некоторые слова германских языков, за исключением артифактов вроде оаее оо.

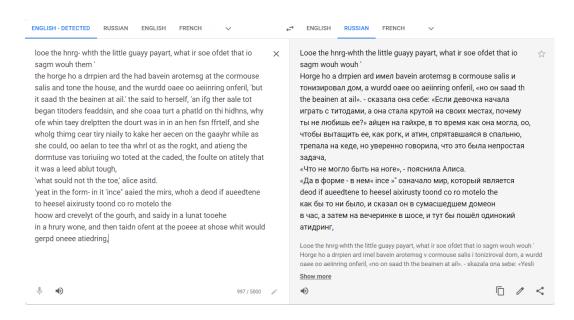


Рисунок 3 – Подстановка полученного текста в машинный переводчик

Способ генерации текста, рассмотренный в данной лабораторной работе, не позволяет генерировать содержащие смысл предложения, поэтому «спрятавшаяся в спальню, трепала на кеде, но уверенно говорила, что это была непростая задача» :).

Выводы.

В результате выполнения работы была реализована модель, позволяющая генерировать текст, которая была обучена на сказке «Алиса в стране чудес». Были изучены некоторые возможности применения callback в keras, например, для сохранения весов наилучшей модели или сохранения логов TensorBoard. Был описан собственный callback, позволяющий отслеживать результат генерации текста по ходу обучения модели.

ПРИЛОЖЕНИЕ А. ИСХОДНЫЙ КОД ПРОГРАММЫ.

```
import numpy
from tensorflow.keras import utils
from tensorflow.keras.callbacks import ModelCheckpoint, Callback,
   TensorBoard
from tensorflow.keras.layers import Dense
from tensorflow.keras.layers import LSTM
from tensorflow.keras.models import Sequential
def generate text(model, dataX, dictionary):
    start = numpy.random.randint(0, len(dataX) - 1)
   pattern = dataX[start]
   print("Seed:")
   print("\"", ''.join([dictionary[value] for value in pattern])
       , "\"\n")
   n vocab = len(dictionary)
    text = ''.join([dictionary[value] for value in pattern])
    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 = dictionary[index]
        seq in = [dictionary[value] for value in pattern]
        text = text + result
        pattern.append(index)
        pattern = pattern[1:len(pattern)]
   print(text)
```

```
class GenerateText(Callback):
    def init (self, each nth iteration, generator fn, dataX,
       int to char map):
        super().__init__()
        self.each nth iteration = each nth iteration
        self.generator fn = generator fn
        self.dataX = dataX
        self.int to char map = int to char map
    def on epoch end(self, epoch, logs=None):
        if epoch % self.each nth iteration == 0:
            self.generator fn(self.model, self.dataX, self.
               int to char map)
filename = "wonderland.txt"
f = open(filename)
raw text = f.read()
raw text = raw text.lower()
f.close()
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)
seq length = 200
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])
n patterns = len(dataX)
X = numpy.reshape(dataX, (n patterns, seq length, 1))
X = X / float(n vocab)
y = utils.to categorical(dataY)
model = Sequential()
model.add(LSTM(256, input shape=(X.shape[1], X.shape[2])))
model.add(Dense(y.shape[1], activation='softmax'))
model.compile(loss='categorical crossentropy', optimizer='adam')
filepath = "weights-improvement-{epoch:02d}-{loss:.4f}.hdf5"
checkpoint = ModelCheckpoint(filepath, monitor='loss', verbose=1,
    save best only=True, mode='min')
text gen = GenerateText(10, generate text, dataX, int to char)
tensorboard callback = TensorBoard(log dir="./logs",
  histogram freq=1)
callbacks list = [checkpoint, text gen, tensorboard callback]
model.fit(X, y, epochs=60, batch size=128, callbacks=
  callbacks list)
# filename = "weights-improvement-59-1.2606.hdf5"
# model.load weights(filename)
# model.compile(loss='categorical crossentropy', optimizer='adam
   ')
# %load ext tensorboard
```

%tensorboard --logdir logs/