Московский государственный технический университет им. Н.Э. Баумана Факультет «Информатика и системы управления» Кафедра «Системы обработки информации и управления»



Лабораторная работа №2 по дисциплине

«Проектирование интеллектуальных систем»

исполнитель:

Чечнев А.А. Группа ИУ5-23М

"__"____2020 г.

1. Задание

1. Создать логистическую регрессию для классификации набора данных MNIST. Функция логистической регрессии выглядит следующим образом:

$$f(x) = \frac{1}{1 + e^{\omega \cdot x + b}}$$

2. Создать нейронную сеть с 5 полносвязными слоями для классификации набора MNIST с количеством нейронов в слоях от первого до пятого (200, 100, 60, 30, 10)

Логистическая регрессия

```
%tensorflow_version 1.x
import tensorflow as tf

tf.__version__
from tensorflow.examples.tutorials.mnist import input_data

DATA_DIR = 'tmp/data'

NUM_STEPS = 1000

MINIBATCH_SIZE = 100

LEARNING RATE = 0.5
```

Создание вычислительного графа

Запуск сессии

```
with tf.Session() as sess:
    # Train
```

Нейронная сеть

```
import tensorflow as tf
from tensorflow.examples.tutorials.mnist import input data
DATA DIR = 'tmp/data'
NUM STEPS = 1000
MINIBATCH SIZE = 100
LEARNING RATE = 0.5
# layers sizes
L1 = 200
L2 = 100
L3 = 60
L4 = 30
L5 = 10
data = input data.read data sets(DATA DIR, one hot = True)
x = tf.placeholder(tf.float32, [None, 784])
11 = tf.layers.dense(x, L1, activation=tf.nn.relu, use bias=True)
12 = tf.layers.dense(11, L2, activation=tf.nn.relu, use bias=True )
13 = tf.layers.dense(12, L3, activation=tf.nn.relu, use bias=True )
14 = tf.layers.dense(13, L4, activation=tf.nn.relu, use bias=True)
y pred = tf.layers.dense(14, L5, activation=tf.nn.relu, use bias=True)
y true = tf.placeholder(tf.float32 , [None, 10])
cross entropy = tf.reduce mean(tf.nn.softmax cross entropy with logits(
                               logits=y pred, labels=y true ))
gd step = tf.train.GradientDescentOptimizer(LEARNING RATE).minimize(cross
correct mask = tf.equal(tf.argmax(y pred, 1), tf.argmax(y true, 1))
accuracy = tf.reduce mean(tf.cast(correct mask, tf.float32))
with tf. Session () as sess:
    # Train
    sess.run(tf.global variables initializer())
    for i in range ( NUM STEPS ):
        batch x , batch y = data . train . next batch ( MINIBATCH SIZE )
        sess.run(gd_step, feed_dict={x : batch x, y true:batch y})
    ans = sess.run(accuracy, feed dict ={x:data.test.images,
```

```
y_true:data.test.labels})
print (" Accuracy : {:.4}% ". format ( ans *100))
Accuracy : 87.21%
```

Контрольные вопросы

1. Что такое Variable?

Узел графа с типом Variable имеет переменное значение. После прохода цикла обучения, новое значение узла Variable сохраняется. Его используют для обозначения весов модели.

2. Что такое placeholder?

Узел типа placeholder обозначается в виде пустого значения, для дальнейшего вставления в него входных значений.

3. Что такое функция потерь?

Функция потерь описывает правила расчета разницы истинных и предсказанных значений.

4. Какие другие названия функции потери?

Функция стоимости, разница между предсказанием модели и истинным значением.

5. Зачем нужна функция потери?

Для вычисления разницы между предсказанием модели и истинным значением входного вектора.

6. Как запустить обучение модели?

В TensorFlow сперва создается оптимизатор с помощью функции GradientDescentOptimizer() с желаемым значением шага обучения. Затем мы создаем операцию в вычислительном графе С помощью optimizer.minimize() и передаем в качестве аргумента функцию потери:

```
optimizer = tf. train . GradientDescentOptimizer ( learning_rate )
train = optimizer . minimize ( loss )
```

И обучение начинается после того, как операция train передается в качестве аргумента методу sess.run().

7. Что делает tf.global_variables_initializer()?

После запуска tf.global_variables_initializer () в сеансе переменные будут содержать значения, которые были указаны для хранения при их объявлении (tf. Variable) ...

8. Что такое minibatch?

Срез по количеству входных примеров, для расчета на подвыборке, а не на всем множестве входных параметров. Используется в стохастическом градиентном спуске.

9. Какие бывают активационные функции

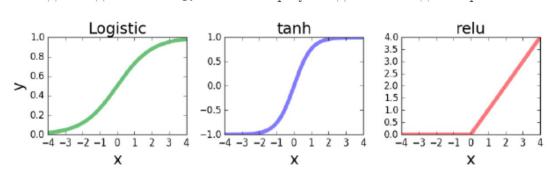


Рис. 3: логистическая, тангенсальная и ReLU активационные функции

1. Список литературы

- 1) Черненький И. М., Методические указания к лабораторной работе №3.
- 2) Николенко С.И., Кадурин А.А., Архангельская Е.О. Глубокое обучение. Издательский дом "Питер", 2019. 480 с.: ил. (Серия «Библиотека программиста»).