

## Вариант 5

(a xor b) and (b xor c)

### Выполнение работы.

Была реализована функция f1, в которой все операции реализованы как поэлементные операции над тензорами

```
def f1(weights, data):  
    layerPrevious = data  
  
    for index in range(weights.shape[0] // 2): # цикл проходится по каждому  
из слоев  
        layerCurr = np.zeros(weights[index*2].shape[1]) # создается пустой  
слой  
        for i in range(weights[index*2].shape[1]): # цикл проходится по  
индексам нейронов нынешнего слоя  
            for j in range(weights[index*2].shape[0]): # цикл проходится по  
индексам нейронов предыдущего слоя  
                layerCurr[i] += layerPrevious[j] * weights[index*2][j][i] #  
сумма весов и значений предыдущего нейрона  
                layerCurr[i] += weights[index*2+1][i] # прибавление нейрона  
смещения  
  
            if (index+1 != weights.shape[0] // 2): # для последнего используем  
функцию активации sigmoid для остальных relu  
                layerCurr[i] = max(layerCurr[i], 0) # relu  
            else:  
                layerCurr[i] = 1.0/(1.0 + np.exp(-layerCurr[i])) # sigmoid  
  
        layerPrevious = layerCurr  
  
    return layerPrevious
```

Была реализована функция f2, , в которой все операции реализованы с использованием операций над тензорами из NumPy

```
def f2(weights, data):  
    layerPrevious = data  
  
    for i in range(weights.shape[0] // 2): # цикл проходится по каждому из  
слоев  
        layerCurr = np.dot(layerPrevious, weights[i*2]) + weights[i*2 + 1] #  
сумма весов, значений предыдущего нейрона  
и нейронов смещения  
        if (i+1 != weights.shape[0] // 2): # для последнего используем  
функцию активации sigmoid для остальных relu  
            layerCurr = np.maximum(layerCurr, 0) # relu  
        else:  
            layerCurr = 1.0/(1.0 + np.exp(-layerCurr)) # sigmoid  
  
        layerPrevious = layerCurr
```

```
return layerPrevious
```

Была реализована модель нейронной сети. Описание модели:

- Входной слой имеет 3 нейрона
- Скрытые слои имеют по 32 нейрона, функция активации relu
- Выходной слой имеет 1 нейрон, функция активации sigmoid
- На скрытых и выходном слое включен параметр нейрона смещения

Датасет:

```
train_data = np.asarray([ [0, 0, 0],
                          [0, 0, 1],
                          [0, 1, 0],
                          [0, 1, 1],
                          [1, 0, 0],
                          [1, 0, 1],
                          [1, 1, 0],
                          [1, 1, 1]])

# (a xor b) and (b xor c)
train_label = np.asarray([0,0,1,0,0,1,0,0])
```

Прогоним датасет через необученную сеть и функции. Результаты запуска:

```
[0 0 0] = 0
      model = 0.5
      f1     = 0.5
      f2     = 0.5
[0 0 1] = 0
      model = 0.517202
      f1     = 0.517202
      f2     = 0.517202
[0 1 0] = 1
      model = 0.538017
      f1     = 0.538017
      f2     = 0.538017
[0 1 1] = 0
      model = 0.568462
      f1     = 0.568462
      f2     = 0.568462
[1 0 0] = 0
      model = 0.430928
      f1     = 0.430928
      f2     = 0.430928
[1 0 1] = 1
      model = 0.43863
      f1     = 0.43863
      f2     = 0.43863
[1 1 0] = 0
      model = 0.476918
      f1     = 0.476918
```

```
f2 = 0.476918
[1 1 1] = 0
model = 0.50816
f1 = 0.50816
f2 = 0.50816
```

Прогоним датасет через обученную сеть и функции. Результаты запуска:

```
[0 0 0] = 0
model = 0.137098
f1 = 0.137098
f2 = 0.137098
[0 0 1] = 0
model = 0.043783
f1 = 0.043783
f2 = 0.043783
[0 1 0] = 1
model = 0.825718
f1 = 0.825718
f2 = 0.825718
[0 1 1] = 0
model = 0.050668
f1 = 0.050668
f2 = 0.050668
[1 0 0] = 0
model = 0.050854
f1 = 0.050854
f2 = 0.050854
[1 0 1] = 1
model = 0.561933
f1 = 0.561933
f2 = 0.561933
[1 1 0] = 0
model = 0.020324
f1 = 0.020323
f2 = 0.020323
[1 1 1] = 0
model = 0.118249
f1 = 0.118249
f2 = 0.118249
```

Видно, что результаты модели и функция не отличаются, что говорит о том, что функции правильно симулируют работу нейронной сети.