Міністерство освіти і науки України Національний авіаційний університет Факультет кібербезпеки, комп'ютерної та програмної інженерії Кафедра комп'ютеризованих систем управління

Лабораторна робота № 8 з дисципліни «Системи штучного інтелекту» на тему «Штучні нейронні мережі. Моделювання логічних функцій» Варіант № 8

> Виконав: студент ФККПІ групи СП-425 Клокун В. Д. Перевірила: Яковенко Л. В.

Київ 2020

1. МЕТА РОБОТИ

Отримати початкові навички по створенню штучних нейронних мереж, що здатні виконувати прості логічні функції.

2. ХІД РОБОТИ

За завданням варіанту необхідно написати програму, яка моделюватиме логічні функції І, АБО, НЕ та виключне АБО. Крім того, щоб отримати максимальний бал, необхідно також змоделювати логічну функцію, яка має задану таблицю істинності (табл. 1).

| x_1 | x_2 | x_3 | $Y(x_1, x_2, x_3)$ |
|-------|-------|-------|--------------------|
| 0 | 0 | 0 | 1 |
| 0 | 1 | 0 | 1 |
| 1 | 0 | 0 | 0 |
| 1 | 1 | 1 | 1 |

Табл. 1: Таблиці істинності цільової логічної функції

Щоб змоделювати звичайні логічні функції, досить використати параметри нейронів із завдання на лабораторну роботу. Однак для заданої функції необхідно визначити параметри нейронної мережі самостійно.

Так як функція задана неповною таблицею, її значення для інших наборів вхідних даних нас не цікавлять і можуть бути довільними. Тому спробуємо змоделювати її за допомогою одного нейрона з 3 входами. Щоб змоделювати логічну функцію, необхідно визначити ваги входів w_i та порогове значення T; залишимо лінійну функцію активації: F(S) = 0, якщо S < 0, інакше F(S) = 1.

Щоб знайти ці значення, припустимо, що порогове значення T=0. Тоді бажані значення нейрона із таблиці істинності можна представити у вигляді системи нерівностей:

$$\begin{cases} F(S_1) = 1 \\ F(S_2) = 1 \\ F(S_3) = 0 \end{cases} = \begin{cases} S_1 \geqslant T \\ S_2 \geqslant T \\ S_3 < T \end{cases} = \begin{cases} w_1 x_{12} + w_2 x_{12} + w_3 x_{13} \geqslant 0 \\ w_1 x_{21} + w_2 x_{22} + w_3 x_{23} \geqslant 0 \\ w_1 x_{31} + w_2 x_{32} + w_3 x_{33} < 0 \end{cases} = \begin{cases} 0w_1 + 0w_2 + 0w_3 \geqslant 0 \\ 0w_1 + 1w_2 + 0w_3 \geqslant 0 \\ 1w_1 + 0w_2 + 0w_3 < 0 \\ 1w_1 + 0w_2 + 0w_3 < 0 \end{cases}$$
$$= \begin{cases} w_2 \geqslant 0 \\ 1w_1 < 0 \\ 1w_1 + 1w_2 + 1w_3 \geqslant 0 \end{cases}$$

Розв'язавши систему нерівностей, отримаємо: $w_1 \ge 0$, $w_2 < 0$, $w_3 \ge w_2 - w_1$. Підставимо будь-які зручні значення, які задовольняють нерівності, і отримаємо шукані ваги $w_1 = 1$, $w_2 = -1$, $w_3 = 1$.

Визначивши необхідні значення, розробляємо програму, що моделюватиме штучну нейронну мережу. Вона складатиметься з власне моделі нейронної мережі (лістинг А.1) та основного модуля (лістинг А.2). Запускаємо розроблену програму і спостерігаємо результат (рис. 1).

```
Evaluating AND((0, 0)) = 0
Evaluating AND((0, 1)) = 0
Evaluating AND((1, 0)) = 0
Evaluating AND((1, 1)) = 1
Evaluating OR((0, 0)) = 0
Evaluating OR((0, 1)) = 1
Evaluating OR((1, 0)) = 1
Evaluating OR((1, 1)) = 1
Evaluating NOT((0,)) = 1
Evaluating NOT((1,)) = 0
Evaluating XOR((0, 0)) = [0]
Evaluating XOR((0, 1)) = [1]
Evaluating XOR((1, 0)) = [1]
Evaluating XOR((1, 1)) = [0]
Evaluating F((0, 0, 0)) = 1
Evaluating F((0, 0, 1)) = 1
Evaluating F((0, 1, 0)) = 1
Evaluating F((0, 1, 1)) = 1
Evaluating F((1, 0, 0)) = 0
Evaluating F((1, 0, 1)) = 1
Evaluating F((1, 1, 0)) = 1
Evaluating F((1, 1, 1)) = 1
D:\My Files\My Documents\university\y04s02\ai\lab-08\s01-solution>
```

Рис. 1: Результат роботи розробленої програми

Як видно, розроблена програма коректно працює і обчислює правильні результати як для логічних функцій, так і для довільної функції, заданої таблицею істинності.

3. Висновок

Виконуючи дану лабораторну роботу, ми отримали початкові навички по створенню штучних нейронних мереж, що здатні виконувати прості логічні функції.

А. ЛІСТИНГ РОЗРОБЛЕНОЇ ПРОГРАМИ

Лістинг А.1: Файл neuron. ру: модель нейронної мережі

```
import typing as typ
import logging

logger = logging.basicConfig(level=logging.WARNING)
```

```
5
 6
    def act_func_linear(S: int, threshold: float):
7
        if S < threshold:</pre>
8
            return 0
9
        else:
10
11
             return 1
12
13
    def act_func_logistic(S: int, threshold: float):
14
15
        if S < threshold:</pre>
             return 0
16
17
        else:
18
             return 1
19
20
   class MPNeuron(object):
21
22
        def __init__(
23
            self,
24
            weights: typ.List[int],
25
            threshold: int,
26
27
             act_func: typ.Callable[[int], bool] = act_func_linear,
            name: str = "",
28
29
        ):
             self.weights = weights
30
             self.act_func = act_func
31
             self.threshold = threshold
32
             self.name = name
33
34
        def __str__(self):
35
             return self.name
36
37
        @staticmethod
38
        def _weighted_sum(weights, inputs):
39
             logging.debug(
40
                 "Weights = {}\n"
41
                 "Inputs = {}"
42
                 .format(weights, inputs)
43
44
             weighted_inputs = [x_n * w_n \text{ for } x_n, w_n \text{ in } zip(inputs, weights)]
45
             logging.debug(
46
                 "Weighted = {}".format(weighted_inputs)
47
48
             S = sum(weighted_inputs)
49
            logging.debug("S = {}".format(S))
50
             return S
51
```

```
52
        def eval(self, *inputs):
53
54
            S = self._weighted_sum(self.weights, inputs)
            res = self.act_func(S, self.threshold)
55
            return res
56
57
58
    class ForwardPropagationNeuralNet(object):
59
60
        @classmethod
61
62
        def from_list(
63
            cls,
            layer_list: typ.List[typ.List[typ.Tuple]],
64
            name: str = ""
65
        ):
66
            """Constructs a neural network from its' neurons specifications.
67
68
69
            layers = []
            for layer in layer_list:
70
                layer_neurons = []
71
                for weights, threshold in layer:
72
                    n = MPNeuron(weights=weights, threshold=threshold)
73
74
                    layer_neurons.append(n)
75
76
                layers.append(layer_neurons)
77
            return cls(layers=layers, name=name)
78
79
        def __str__(self):
80
            return self.name
81
82
        def __init__(self, layers: typ.List[typ.List[MPNeuron]], name: str =
83
         ""):
            self.layers = layers
84
            self.name = name
85
86
        def eval(self, *inputs):
87
            """Evaluates the result of the neural network on given inputs."""
88
            next_inputs = [*inputs]
89
90
            for layer in self.layers:
                next_inputs = [neuron.eval(*next_inputs) for neuron in layer]
91
92
93
            return next_inputs
```

Лістинг А.2: Файл main. ру: основний модуль

```
import itertools as it
 1
 2
    import neuron as n
3
   XOR_LAYER_LIST = [
 5
        Ε
            ([1, -1], 0.5), # Neuron 1,
6
            ([-1, 1], 0.5) # Neuron 2
7
        ],
8
9
        ([1, 1], 0.5)
10
11
        ]
    ]
12
13
14
    FX_NEURON = {
        "weights": [-1, 1, 1],
15
        "threshold": 0,
16
    3
17
18
    def test_neuron(n, input_count: int = 2):
19
        for inputs in it.product([0, 1], repeat=input_count):
20
            res = n.eval(*inputs)
21
            print(
22
                 "Evaluating {}({}) = {}"
23
24
                 .format(n, inputs, res)
            )
25
26
    def main(*args, **kwargs):
27
        # Task 1: model an AND logic gate
28
29
        and_func = n.MPNeuron(
            weights=[1, 1],
30
31
            threshold=1.5,
            name="AND",
32
        )
33
        test_neuron(and_func)
34
35
        # Task 2: model an OR logic gate
36
        or_func = n.MPNeuron(
37
            weights=[1, 1],
38
            threshold=0.5,
39
            name="OR",
40
41
        test_neuron(or_func)
42
43
44
        # Task 3: model a NOT logic gate
45
        not_func = n.MPNeuron(
46
```

```
weights=[-1.5],
47
            threshold=-1,
48
            name="NOT",
49
        )
50
        test_neuron(not_func, input_count=1)
51
52
        # Task 4: model a XOR logic gate
53
        layer_list = [
54
55
            ([1, -1], 0.5), # Neuron 1,
56
                ([-1, 1], 0.5) # Neuron 2
57
            ],
58
59
            Γ
                ([1, 1], 0.5)
60
            ]
61
62
        ]
        xor_nn = n.ForwardPropagationNeuralNet.from_list(
63
            layer_list=layer_list, name="XOR"
64
65
        test_neuron(xor_nn)
66
67
68
        # Task 5: Model F(x_1, x_2, x_3)
        fx_neuron = n.MPNeuron(**FX_NEURON, name="F")
69
70
        test_neuron(fx_neuron, input_count=3)
71
    if __name__ == "__main__":
72
73
        main()
```