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

Лабораторна робота № 9 з дисципліни «Системи штучного інтелекту» на тему «Штучні нейронні мережі. Прогнозування часових рядів» 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 прогнозувати часові ряди.

2. ХІД РОБОТИ

За завданням варіанту необхідно написати програму, яка моделюватиме штучну нейронну мережу, що прогнозує часові ряди за декількома попередніми значеннями. Для варіанта виданий певний часовий ряд (табл. 1).

Табл. 1: Часовий ряд для заданого варіанту

x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	x_7	x_8	x_9	x_{10}	x_{11}	x_{12}	x_{13}	x_{14}	<i>x</i> ₁₅
1,19	5,61	0,89	6,00	1,04	5,98	0,03	6,00	1,83	4,23	0,60	4,15	0,13	5,01	1,87

Щоб виришіти поставлену задачу, використаємо нейронну мережу, яка складатиметься з одного шару. Цей шар міститиме 1 вихідний нейрон з 3 входами (рис. 1).

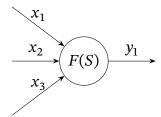


Рис. 1: Топологія використаної нейронної мережі

Розроблюємо програму для моделювання обраної нейронної мережі з можливістю звортного поширення для моделювання заданого часового ряду. Вона складатиметься з двох модулів: моделі нейронної мережі (рис. А.1) та основного модуля (рис. А.2). Запускаємо розроблену програму і спостерігаємо за результатом (рис. 2).

Програма запускається, коректно працює та надає реалістичні результати для вхідних тренувальних і тестових наборів даних.

3. Висновок

Виконуючи дану лабораторну роботу, ми отримали початкові навички по створенню штучних нейронних мереж, що здатні прогнозувати часові ряди.

```
CAWindows\system32\cmd.exe

Training on input: (1.19, 5.61, 0.89) (target 5.61): [7.5924985253938]

Training on input: (5.61, 0.89, 6.0) (target 0.89): [7.992527626881261]

Training on input: (0.89, 6.0, 1.04) (target 6.0): [1.2991171659055213-07]

Training on input: (6.0, 1.04, 5.98) (target 1.04): [4.83665516179679-12]

Training on input: (1.04, 5.98, 0.03) (target 5.98): [8.589658591893634-07]

Training on input: (5.98, 0.03, 6.0) (target 6.03): [5.9991795822648336-11]

Training on input: (6.0, 1.83, 4.23) (target 1.83): [3.31831992295419556-11]

Training on input: (1.83, 4.23, 0.6) (target 4.23): [2.6668295674572114-06]

Training on input: (4.03, 6.0, 1.83)

Training on input: (4.03, 6.0, 6.13) (target 4.23): [5.099179587457141-06]

Training on input: (0.6, 4.15, 0.13) (target 4.15): [0.09012851950672481980]

Predict((1.19, 5.61, 0.89)) = [2.30312729729984246-07]

Predict((5.61, 0.89, 6.0)) = [1.53602638364671136-11]
```

Рис. 2: Результат роботи розробленої програми

А. ЛІСТИНГ РОЗРОБЛЕНОЇ ПРОГРАМИ

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

```
import logging
 1
    logging.basicConfig(level=logging.WARNING)
 2
 3
    import typing as typ
 4
 5
    import math
    import random
 6
 7
8
    def logistic(s: float) -> float:
 9
10
        res = 1 / (1 + math.exp(-s)) * 10
        return res
11
12
13
    def logistic_prime(s: float) -> float:
14
        numerator = math.exp(-s)
15
        denominator = (1 + math.exp(-s))**2
16
        res = numerator / denominator
17
18
        return res
19
20
    class Neuron(object):
21
22
        @classmethod
23
        def random(cls, inputs: int = 3):
24
            weights = [
25
                 random.random()
26
27
                 for _ in range(inputs)
28
            return cls(weights=weights)
29
30
        def __init__(
31
```

```
self,
32
            weights: typ.List[float],
33
34
            act_fn: typ.Callable[[float], float] = logistic,
            act_fn_prime: typ.Callable[[float], float] = logistic_prime,
35
            name: str = "",
36
        ):
37
            self.weights = weights
38
            self.act_fn = act_fn
39
            self.act_fn_prime = act_fn_prime
40
            self.name = name
41
42
        def __str__(self):
43
            return self.name
44
45
        @staticmethod
46
        def _calc_weighted_sum(weights: typ.List[float], inputs):
47
            logging.debug(
48
49
                 "Weights = {}\n"
                 "Inputs = {}"
50
                 .format(weights, inputs)
51
52
            weighted_inputs = [w_n * x_n \text{ for } w_n, x_n \text{ in } zip(weights, inputs)]
53
            logging.debug(
54
                 "Weighted = {}".format(weighted_inputs)
55
56
            weighted_sum = sum(weighted_inputs)
57
            logging.debug("weighted_sum = {}".format(weighted_sum))
58
            return weighted_sum
59
60
61
        def calc_output(self, inputs):
            weighted_sum = self._calc_weighted_sum(self.weights, inputs)
62
            output = self.act_fn(weighted_sum)
63
            return output
64
65
        def calc_error_pd(
66
67
            self,
68
            input_val: float,
            output_val: float,
69
            target: float,
70
71
            weighted_sum: float,
        ):
72
73
            diff = output_val - target
74
            derivative = self.act_fn_prime(weighted_sum)
            error_pd = diff * derivative * input_val
75
            return error_pd
76
77
        def calc_error_pds(self, inputs, outputs, target):
78
```

```
weighted_sum = self._calc_weighted_sum(
79
                 weights=self.weights,
80
81
                 inputs=inputs
             )
82
83
             error_pds = []
84
             for input_val, output_val in zip(inputs, outputs):
85
                 delta = self.calc_error_pd(
86
                      input_val=input_val,
87
                      output_val=output_val,
88
                      target=target,
89
                      weighted_sum=weighted_sum,
 90
                 )
 91
                 error_pds.append(delta)
 92
93
             logging.debug("Error_pds = {}".format(error_pds))
 94
             return error_pds
95
96
         def update_weights(self, weight_delta):
97
             for idx, w in enumerate(self.weights):
98
                 self.weights[idx] += weight_delta
99
100
101
    class NeuralNetwork(object):
102
103
         @classmethod
104
         def random(cls, inputs=3):
105
             neurons = [Neuron.random()]
106
             obj = cls(neurons=neurons)
107
             return obj
108
109
         def __init__(
110
             self,
111
             neurons: typ.List[Neuron],
112
             learning_speed: float = 0.35,
113
         ):
114
             self.neurons = neurons
115
             self.learning_speed = learning_speed
116
117
         def feed_forward(self, inputs):
118
             outputs = []
119
             for neuron in self.neurons:
120
                 out = neuron.calc_output(inputs)
121
                 outputs.append(out)
122
123
             return outputs
124
125
```

```
def feed_backward(self, inputs, output, target):
126
             for n in self.neurons:
127
                 error_pds = n.calc_error_pds(
128
                     inputs=inputs,
129
                     outputs=output,
130
                     target=target
131
132
                 weight_deltas = [-self.learning_speed * e for e in error_pds]
133
                 weight_delta_avg = sum(weight_deltas) / len(weight_deltas)
134
                 n.update_weights(weight_delta_avg)
135
136
         def train(self, training_input, target):
137
             output = self.feed_forward(training_input)
138
             logging.debug(
139
                 "Input: {} Target: {} Output: {}"
140
                 .format(training_input, target, output)
141
142
143
             self.feed_backward(training_input, output, target)
             return output
144
145
         def predict(self, inputs):
146
147
             return self.feed_forward(inputs)
```

Лістинг A.2: Файл main.py: основний модуль

```
import itertools as it
 2
    import neuron as n
3
 4
    DATASET = [1.19, 5.61, 0.89, 6.00, 1.04, 5.98, 0.03, 6.00, 1.83, 4.23,
 5
     \rightarrow 0.60, 4.15, 0.13, 5.01, 1.87]
 6
7
8
    def group_n_wise(iterable, n=2):
        t = it.tee(iterable, n)
9
10
        for idx, _ in enumerate(t, start=1):
11
            for subset in t[idx:]:
12
13
                 next(subset, None)
14
        return zip(*t)
15
16
17
   def main():
18
19
20
        nn = n.NeuralNetwork.random(inputs=3,)
```

```
21
        # Split the dataset into train and test iterators
22
        # These iterators are 3-wise subsets of the original dataset
23
        train = group_n_wise(DATASET[:13], 3)
24
        test = group_n_wise(DATASET[:13], 3)
25
        # Split the target values too, since they come from the original
26

→ dataset

        train_target, test_target = DATASET[1:13], DATASET[13:]
27
28
        for i, target in zip(train, train_target):
29
30
            out = nn.train(i, target)
            print(
31
                "Training on input: {} (target {}): {}"
32
                .format(i, target, out)
33
            )
34
35
        for i, target in zip(test, test_target):
36
37
            prediction = nn.predict(i)
            print(
38
                "Predict({}) = {}"
39
                .format(i, prediction)
40
41
            )
42
43
   if __name__ == "__main__":
44
        main()
45
```