

Министерство образования Республики Беларусь
Учреждение образования
«Брестский государственный технический университет»
Кафедра ИИТ

Лабораторная работа №1
за 1 семестр
По дисциплине: «МиАПР»
Тема: «Линейная искусственная нейронная сеть. Правило Видроу-Хоффа»

Выполнил:
Студент 2 курса
Группы ПО-4(1)
Прокопюк Н.О
Проверил:
Крощенко А.А.

Лабораторная работа №1

Линейная искусственная нейронная сеть. Правило Видроу-Хоффа

Цель работы: изучить обучение и функционирование линейной ИНС при решении задач прогнозирования.

Вариант 7

Задание:

Написать на любом ЯВУ программу моделирования прогнозирующей линейной ИНС. Для тестирования использовать функцию

$$y = a \cdot \sin(bx) + d$$

$a = 3$, $b = 7$, $d = 0.3$, кол-во входов ИНС = 5.

Обучение и прогнозирование производить на 30 и 15 значениях соответственно табулируя функцию с шагом 0.1. Скорость обучения выбирается студентом самостоятельно, для чего моделирование проводится несколько раз для разных альфа. Результаты оцениваются по двум критериям - скорости обучения и минимальной достигнутой ошибке. Необходимо заметить, что эти критерии в общем случае являются взаимоисключающими, и оптимальные значения для каждого критерия достигаются при разных альфа.

Нейронная сеть представляет собой последовательность связанных нейронов. К нейрону поступают входящие сигналы, каждому из которых присвоен определенный вес. Сигнал умножается на свой вес, значения суммируются, и получается единое число, которое получает активационная функция. На выходе она принимает решение, транслировать ли сигнал дальше. Самая сложная задача в работе с нейросетью – грамотно подобрать коэффициенты к нейронам. Для этого используется обучение – процесс нахождения корректных весов для нейросети. От того, как именно обучат нейросеть, будут зависеть ее решения.

Код программы:

```
#include <iostream>
#include <iomanip>
#include <ctime>

using namespace std;

int main() {
    setlocale(0, "");
    int a = 3,
        b = 7,
        enteries = 5, //входы ИНС
        n = 30, //количество значений для обучения
        values = 15; //количество значений для прогнозирования

    double d = 0.3,
        Em = 0.05, //минимальная среднеквадратичная ошибка сети
        E, //суммарная среднеквадратичная ошибка сети
        T = 1; //порог НС

    double* W = new double[enteries]; //весовые коэффициенты (3)
    //srand(time(NULL)); //для разного рандома
    for (int i = 0; i < enteries; i++) { //генерирует весовые коэффициенты
        W[i] = (double)(rand()) / RAND_MAX; //от 0 до 1
        cout << "W[" << i << "] = " << W[i] << endl; //вывод весовых коэффициентов
    }
    cout << endl;

    double* etalon_values = new double[n + values]; //эталонные значения y
    for (int i = 0; i < n + values; i++) { //вычисляем эталонные значения
```

```

        double step = 0.1; //шаг
        double x = step * i;
        etalon_values[i] = a * sin(b * x) + d; //формула для проверки
    }
    int era = 0; //для индексов

    while (1) {
        double y1; //выходное значение нейронной сети
        double Alpha = 0.05; //скорость обучения
        E = 0; //ошибка

        for (int i = 0; i < n - enteries; i++) {
            y1 = 0;

            for (int j = 0; j < enteries; j++) { //векторы выходной активности
                y1 += W[j] * etalon_values[j + i];
            }
            y1 -= T;

            for (int j = 0; j < enteries; j++) { //изменение весовых коэффициентов
                W[j] -= Alpha * (y1 - etalon_values[i + enteries]) *
                etalon_values[i + j];
            }

            T += Alpha * (y1 - etalon_values[i + enteries]); //изменение порога
            E += 0.5 * pow(y1 - etalon_values[i + enteries], 2); //расчет
            суммарной среднеквадратичной ошибки
            era++;
        }

        cout << era << " | " << E << endl;
        if (E < Em) break;
    } //далее сеть обучена
    cout << endl;

    cout << "РЕЗУЛЬТАТЫ ОБУЧЕНИЯ" << endl;
    cout << setw(27) << right << "Эталонные значения" << setw(23) << right <<
    "Полученные значения";
    cout << setw(23) << right << "Отклонение" << endl;
    double* prognoz_values = new double[n + values];

    for (int i = 0; i < n; i++) {
        prognoz_values[i] = 0;
        for (int j = 0; j < enteries; j++) {
            prognoz_values[i] += W[j] * etalon_values[j + i]; //получаемые
            значения в результате обучения
        }
        prognoz_values[i] -= T;

        cout << "y[" << i + 1 << "] = " << setw(20) << right << etalon_values[i +
        enteries] << setw(23) << right;
        cout << prognoz_values[i] << setw(23) << right << etalon_values[i +
        enteries] - prognoz_values[i] << endl;
    }

    cout << endl << "РЕЗУЛЬТАТЫ ПРОГНОЗИРОВАНИЯ" << endl;
    cout << setw(28) << right << "Эталонные значения" << setw(23) << right <<
    "Полученные значения" << setw(23) << right << "Отклонение" << endl;

    for (int i = 0; i < values; i++) {
        prognoz_values[i + n] = 0;
        for (int j = 0; j < enteries; j++) {
            //прогнозируемые значения
            prognoz_values[i + n] += W[j] * etalon_values[n - enteries + j + i];
        }
        prognoz_values[i + n] -= T;

        cout << "y[" << n + i + 1 << "] = " << setw(20) << right << etalon_values[i +
        n] << setw(23) << right;
    }

```

```
        cout << prognoz_values[i + n] << setw(23) << right << etalon_values[i + n]
- prognoz_values[i + n] << endl;
    }

    delete[] etalon_values;
    delete[] prognoz_values;
    delete[] W;

    system("pause");
    return 0;
}
```

```
W[0] = 0.00125126
W[1] = 0.563585
W[2] = 0.193304
```

```
27 | 16.014
54 | 0.592588
81 | 0.0309533
```

РЕЗУЛЬТАТЫ ОБУЧЕНИЯ

	Эталонные значения	Полученные значения	Отклонение
y[1] =	3.02154	3.01415	0.0073953
y[2] =	2.12639	2.12834	-0.00194609
y[3] =	0.52336	0.529123	-0.00576308
y[4] =	-1.22756	-1.22484	-0.00272228
y[5] =	-2.51473	-2.52084	0.00611407
y[6] =	-2.88849	-2.90615	0.0176592
y[7] =	-2.21829	-2.24617	0.02788
y[8] =	-0.738246	-0.771453	0.0332061
y[9] =	1.03462	1.00285	0.031777
y[10] =	2.481	2.45691	0.0240918
y[11] =	3.09563	3.08279	0.0128352
y[12] =	2.6638	2.66186	0.00193953
y[13] =	1.33636	1.34114	-0.00478912
y[14] =	-0.42298	-0.41798	-0.00500021
y[15] =	-1.99962	-2.001	0.00138
y[16] =	-2.84281	-2.85493	0.0121227
y[17] =	-2.65799	-2.68146	0.0234752
y[18] =	-1.50972	-1.54119	0.0314717
y[19] =	0.200869	0.16755	0.0333188
y[20] =	1.87622	1.84785	0.0283713
y[21] =	2.93109	2.91273	0.0183574
y[22] =	2.99697	2.9902	0.00677538
y[23] =	2.05086	2.05319	-0.00232892
y[24] =	0.423261	0.429036	-0.00577509
y[25] =	-1.31727	-1.31491	-0.00235927
y[26] =	-2.5627	-2.56943	0.00672529
y[27] =	-2.87798	-2.89628	0.0183051
y[28] =	-2.15296	-2.1813	0.028335
y[29] =	-0.640921	-0.674232	0.0333112
y[30] =	1.12994	1.09845	0.0314955

РЕЗУЛЬТАТЫ ПРОГНОЗИРОВАНИЯ

	Эталонные значения	Полученные значения	Отклонение
y[31] =	-2.15296	-2.1813	0.028335
y[32] =	-0.640921	-0.674232	0.0333112
y[33] =	1.12994	1.09845	0.0314955
y[34] =	2.54102	2.5175	0.023522
y[35] =	3.09938	3.0872	0.0121762
y[36] =	2.60997	2.60855	0.00142153
y[37] =	1.24375	1.24874	-0.00498519
y[38] =	-0.522009	-0.517203	-0.00480586
y[39] =	-2.07048	-2.07238	0.00189687
y[40] =	-2.86075	-2.87353	0.0127815
y[41] =	-2.61674	-2.64078	0.0240458
y[42] =	-1.42369	-1.45544	0.0317548
y[43] =	0.301624	0.268409	0.0332155
y[44] =	1.95651	1.92859	0.0279176
y[45] =	2.96286	2.94514	0.0177119

Для продолжения нажмите любую клавишу . . .

Вывод: Изучил обучение и функционирование линейной ИНС при решении задач прогнозирования.