

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

Лабораторная работа №1
За 3 семестр
По дисциплине: «**МиАПР**»
Тема: «**Линейная искусственная нейронная сеть.
Правило обучения Видроу-Хоффа.**»

Выполнил: студент 2 курса
Группы ПО-4(2)
Юрьев В. А.
Проверил: Крощенко А.А.

Брест 2020

Цель работы:

Изучить обучение и функционирование линейной ИНС при решении задач прогнозирования.

Задание:

Написать на любом ЯВУ программу моделирования прогнозирующей линейной ИНС. Для тестирования использовать функцию: $y = a \sin(bx) + d$.

№ варианта	a	b	d	Кол-во входов ИНС
11	3	5	0,5	4

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 α . 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 α .

Код программы:

```
#include <iostream>
#include <iomanip>
#include <ctime>
using namespace std;
int main()
{
    setlocale(0, ""); srand(time(NULL));
    int a = 3, b = 5, enteries = 4 /*входы ИНС*/, n = 30/*количество значений для
обучения*/, values = 15/*количество значений для прогнозирования*/;
    double d = 0.5, Em = 0.05/*минимальная среднеквадратичная ошибка сети*/, E/*суммарная
среднеквадратичная ошибка сети*/, T = 1 /*порог НС*/;
    double* W = new double[enteries]; //весовые коэффициенты (3)

    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 сети
```

```

        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
нейронной сети
        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* prognos_values = new double[n + values];
for (int i = 0; i < n; i++)
{
    prognos_values[i] = 0;

    for (int j = 0; j < enteries; j++)
        prognos_values[i] += W[j] * etalon_values[j + i]; //получаемые значения
в результате обучения

    prognos_values[i] -= T;

    cout << "y[" << i + 1 << "] = " << setw(20) << right << etalon_values[i +
enteries] << setw(23) << right;
    cout << prognos_values[i] << setw(23) << right << etalon_values[i + enteries]
- prognos_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++)
{
    prognos_values[i + n] = 0;

    for (int j = 0; j < enteries; j++)
        //прогнозируемые значения
        prognos_values[i + n] += W[j] * etalon_values[n - enteries + j + i];

    prognos_values[i + n] -= T;

    cout << "y[" << n + i + 1 << "] = " << setw(20) << right << etalon_values[i +
n] << setw(23) << right;
    cout << prognos_values[i + n] << setw(23) << right << etalon_values[i + n] -
prognos_values[i + n] << endl;
}
delete[] etalon_values;
delete[] prognos_values;
delete[] W;
system("pause");
return 0;
}

```

Результат работы программы:

w[0] = 0.9494
w[1] = 0.752312
w[2] = 0.708731
w[3] = 0.476089

26 | 40.1452
52 | 1.88319
78 | 0.0158383

РЕЗУЛЬТАТЫ ОБУЧЕНИЯ

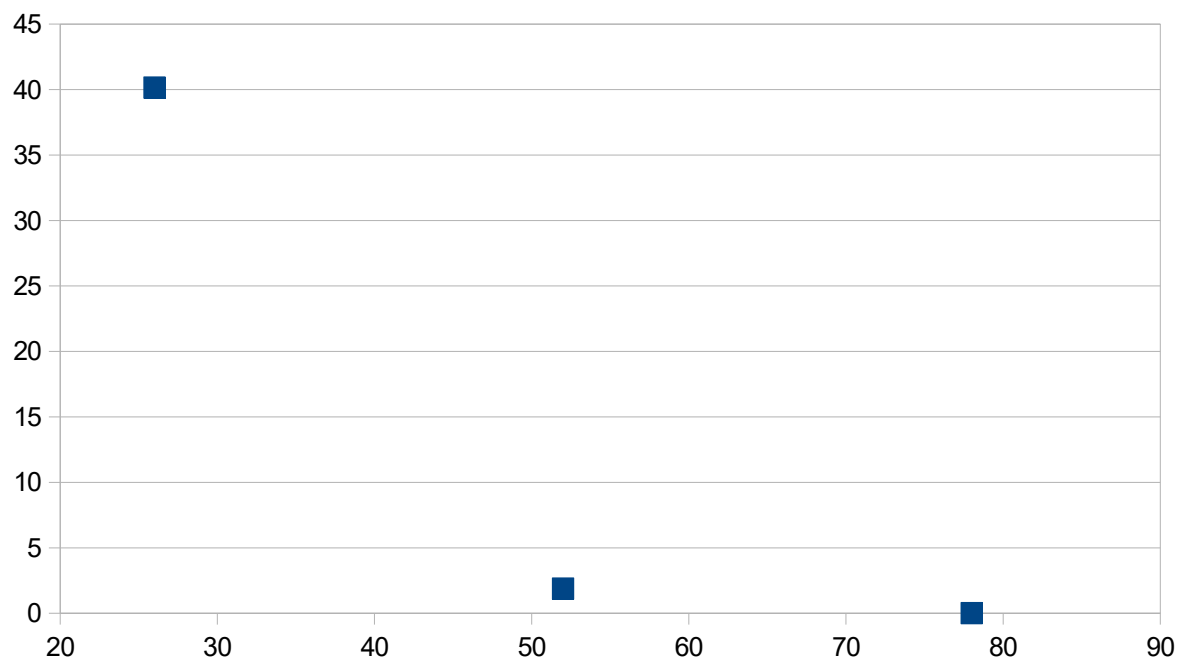
	Эталонные значения	Полученные значения	Отклонение
y[1] =	3.22789	3.22978	-0.00188745
y[2] =	2.29542	2.29462	0.000792874
y[3] =	0.92336	0.919271	0.0040895
y[4] =	-0.55235	-0.559545	0.00719529
y[5] =	-1.77041	-1.77976	0.00934985
y[6] =	-2.43259	-2.44262	0.0100257
y[7] =	-2.37677	-2.38583	0.00905726
y[8] =	-1.61662	-1.6233	0.00668174
y[9] =	-0.338246	-0.341727	0.00348073
y[10] =	1.14536	1.14512	0.000237933
y[11] =	2.47096	2.47321	-0.0022527
y[12] =	3.314	3.31738	-0.00338137
y[13] =	3.46807	3.47095	-0.00287174
y[14] =	2.89546	2.89631	-0.000848589
y[15] =	1.73636	1.73416	0.00219275
y[16] =	0.274547	0.269039	0.00550764
y[17] =	-1.13206	-1.14035	0.0082845
y[18] =	-2.13909	-2.14893	0.00984344
y[19] =	-2.49997	-2.50977	0.00980278
y[20] =	-2.12636	-2.13453	0.00817249
y[21] =	-1.10972	-1.11507	0.0053517
y[22] =	0.301034	0.299003	0.00203105
y[23] =	1.7605	1.76148	-0.000976446
y[24] =	2.91135	2.91429	-0.00293446
y[25] =	3.47182	3.47519	-0.00336359
y[26] =	3.30469	3.30684	-0.00215878
y[27] =	2.45086	2.45048	0.000385002
y[28] =	1.1194	1.11576	0.00364494
y[29] =	-0.36371	-0.370533	0.00682289
y[30] =	-1.63536	-1.6445	0.00914078

РЕЗУЛЬТАТЫ ПРОГНОЗИРОВАНИЯ

	Эталонные значения	Полученные значения	Отклонение
y[31] =	2.45086	2.45048	0.000385002
y[32] =	1.1194	1.11576	0.00364494
y[33] =	-0.36371	-0.370533	0.00682289
y[34] =	-1.63536	-1.6445	0.00914078
y[35] =	-2.38419	-2.39422	0.0100311
y[36] =	-2.42688	-2.43615	0.00927589
y[37] =	-1.75296	-1.76002	0.00706004
y[38] =	-0.527442	-0.531368	0.00392606
y[39] =	0.949632	0.94899	0.000641267
y[40] =	2.31662	2.31861	-0.00199011
y[41] =	3.23884	3.24216	-0.00332382
y[42] =	3.49049	3.49352	-0.00303332
y[43] =	3.00997	3.01116	-0.00118973
y[44] =	1.91492	1.91316	0.00175556
y[45] =	0.473446	0.468365	0.00508145

Для продолжения нажмите любую клавишу . . .

График:



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