МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования «Вятский государственный университет» $(\Phi \Gamma SOY\ BO\ «Вят<math>\Gamma Y$ »)

Институт математики и информационных систем Факультет автоматики и вычислительной техники Кафедра электронных вычислительных машин

«Теория принятия решений» Отчёт по лабораторной работе $N\!\!\!/ 2$

Выполнил студент группы ИВТб-4301-04-00	 /Самылов Д.Л.
Проверил преподаватель	/Крутиков А.К

1 Цель работы

Освоение нейросетевой технологии для решения задач классификации и прогнозирования с помощью программы NeuroPro 0.25.

2 Выполнение лабораторной работы

2.1 Обучение нейронных сетей с разным количеством нейронов

В ходе выполнения лабораторной работы обучено 6 нейронных сетей, с разным количеством нейронов в слоях.

Название сети	Число слоев	Число нейронов	Число циклов обучения	Макс.Ошибка	Сред.Ошибка	Прогноз	Ошибка прогноза
n1	3	15-15-5	22	21.65	7,08	55,30	7,30
n2	3	15-18-11	14	17,44	7,24	64,23	16,23
n3	3	22-22-7	16	21,46	7,77	67,12	19,12
n4	3	21-30-13	11	12,55	5,98	69,53	21,53
n5	3	9-10-5	22	13,66	4,91	51,07	3,07
n6	3	10-10-10	18	23,77	7,03	61,48	13,48

Рис. 1: Нейронный сети

По результатам тестирования выбирается сеть n5, имеющая наименьшую ошибку прогноза, среднюю ошибку и вторую наименьшую максимальную ошибку.

Значимость входных сигналов для выбранной сети представлена на рисунке 2.

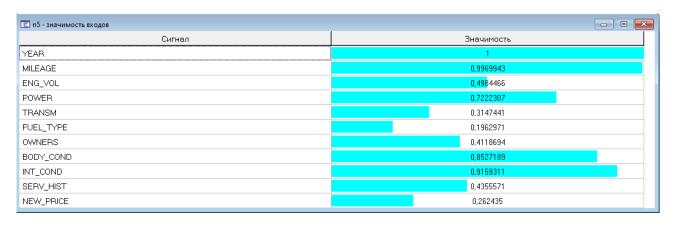


Рис. 2: Значимость входных сигналов

Тестирование проведенное для выбранной сети представлено на рисунках 3-4.

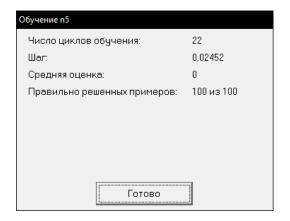


Рис. 3: Тестирование n5



Рис. 4: Тестирование п5

2.2 Упрощение выбранной нейронной сети n5

Результаты прогнозирования полученные при упрощениях сети представлены на рисунке 5.

Метод упрощения сети	Прогноз	Сред ошибка	Макс ошибка
Сокращение числа входных сигналов	53,82	6,11	9,74
Сокращение числа нейронов	29,27	5,09	9,75
Равномерное упрощение сети	13,63	5,39	9,06
Сокращение числа синапсов	71,76	6,01	9,79
Сокращение числа неоднородных входов	47,38	5,37	9,61
Бинаризация весов синапсов и неоднородных входов	50,51	5,31	9,45

Рис. 5: Методы упрощения сети

Наиболее приемлемым вариантом упрощения сети является вариант сокращение числа неоднородных входов, при котором сеть имеет минимальную среднюю ошибку, низкую минимальную ошибку прогнозирования и наиболее точный к исходному (48) прогноз - 47.38. Значимость входных сигналов для упрощенной сети представлена на рисунке 6.

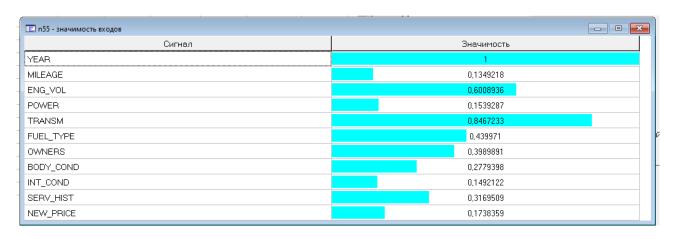


Рис. 6: Значимость входных сигналов

Экранные формы при выборе упрощений представлены далее:

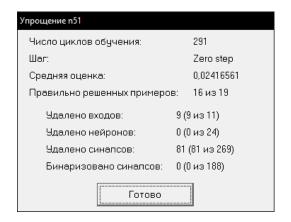


Рис. 7: Сокращение входных сигналов

? Tec	тирование п	51	
Nº	RATING	Прогноз сети	Ошибка
1	38	47,30489	-9,304893
2	47	56,1058	-9,105804
3	70	67,31763	2,682365
4	38	45,41953	-7,419525
5		53,82102	
6	4	11,41845	-7,418446
7	68	65,66287	2,337128
8	11	11,5778	-0,5778008
9	57	54,80761	2,192387
10	42	48,20882	-6,208824
11	43	52,36052	-9,360516
12	67	57,25166	9,748344
13	66	57,25166	8,748344
14	73	65,65811	7,341888
15	21	12,19583	8,804166
16	62	57,53626	4,463737
17	41	48,402	-7,401997
18	62	59,29252	2,707478
19	13	12,10752	0,8924789
20	9	18,42134	-9,421339
		Правильно:	19 (100%)
		Неправильно:	0 (0%)
		Всего:	19
		Ср.ошибка:	6,112498
		Макс.ошибка:	9,748344

Рис. 8: Тестирование копии n5 - Сокращение входных сигналов

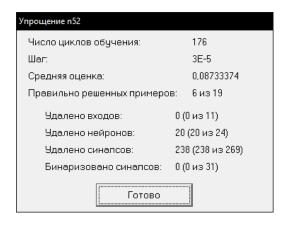


Рис. 9: Сокращение числа нейронов

? Tec	тирование п	52	
Nº	RATING	Прогноз сети	Ошибка
1	38	34,07478	3,925217
2	47	56,21995	-9,219952
3	70	62,6965	7,303505
4	38	38,36272	-0,3627205
5		29,27212	
6	4	11,51259	-7,512586
7	68	62,86844	5,131561
8	11	11,6775	-0,6775017
9	57	60,22371	-3,223713
10	42	48,32228	-6,322285
11	43	50,58433	-7,584328
12	67	62,94799	4,052006
13	66	58,64971	7,350292
14	73	63,24224	9,757759
15	21	12,00471	8,995285
16	62	58,17024	3,829762
17	41	33,67251	7,327488
18	62	61,79038	0,2096214
19	13	11,4438	1,556204
20	9	11,55349	-2,553486
		Правильно:	19 (100%)
		Неправильно:	0 (0%)
		Bcero:	19
		Ср.ошибка:	5,099751
		Макс.ошибка:	9,757759

Рис. 10: Тестирование копии n5 - Сокращение числа нейронов

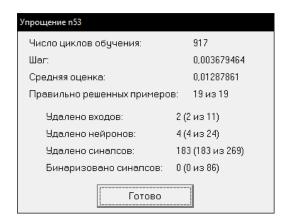


Рис. 11: Равномерное упрощение сети

7 Тестирование n53				
Nº	RATING	- Прогноз сети	Ошибка	
1	38	36,62318	1,376816	
2	47	49,61562	-2,615616	
3	70	62,23395	7.766048	
4	38	30,2829	7,717096	
5	30	13,63856	7,717030	
6	4	12,75411	-8,754107	
7	1			
	68	66,97507	1,024925	
8	11	18,45276	-7,452759	
9	57	64,7673	-7,767296	
10	42	51,07	-9,069996	
11	43	51,10724	-8,107243	
12	67	65,88068	1,119316	
13	66	66,92264	-0,9226379	
14	73	66,19131	6,808685	
15	21	12,34182	8,658178	
16	62	55,85601	6,143993	
17	41	40,99397	0,006031036	
18	62	53,04452	8,955482	
19	13	12,5781	0,421896	
20	9	16,85609	-7,856091	
		Правильно:	19 (100%)	
		Неправильно:	0 (0%)	
		Всего:	19	
		Ср.ошибка:	5,397064	
		Макс.ошибка:	9,069996	

Рис. 12: Тестирование копии n5 - Равномерное упрощение сети

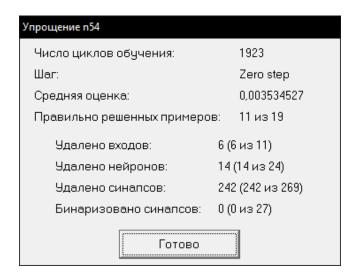


Рис. 13: Сокращение числа синапсов

? Tec	тирование п	54	
Nº	RATING	Прогноз сети	Ошибка
1	38	33,71218	4,287819
2	47	54,70183	-7,701828
3	70	72,81042	-2,810417
4	38	33,79989	4,200111
5		71,76598	
6	4	11,56782	-7,567823
7	68	73,0725	-5,072502
8	11	13,15052	-2,150523
9	57	60,81311	-3,813107
10	42	51,39631	-9,396313
11	43	35,6494	7,350597
12	67	73,12425	-6,124252
13	66	73,04513	-7,045128
14	73	71,92819	1,071808
15	21	11,94973	9,050275
16	62	53,1481	8,851898
17	41	49,91863	-8,918629
18	62	52,20364	9,796356
19	13	17,95389	-4,953892
20	9	13,03481	-4,034814
		Правильно:	19 (100%)
		Неправильно:	0 (0%)
		Всего:	19
		Ср.ошибка:	6,010426
		Макс.ошибка:	9,796356

Рис. 14: Тестирование копии n5 - Сокращение числа синапсов

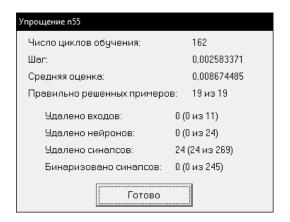


Рис. 15: Сокращение числа неоднородных входов

? Te	стирование п	55	
Nº	RATING	Прогноз сети	Ошибка
1	38	28,89656	9,103441
2	47	49,94372	-2,943722
3	70	62,23209	7,76791
4	38	34,95099	3,049011
5		47,38995	
6	4	13,56015	-9,560147
7	68	63,16115	4,838852
8	11	17,32219	-6,322189
9	57	60,07425	-3,074249
10	42	40,50418	1,495819
11	43	51,29609	-8,296085
12	67	61,08087	5,919128
13	66	57,66396	8,336044
14	73	65,1315	7,8685
15	21	15,12181	5,878193
16	62	63,50065	-1,500648
17	41	40,17327	0,8267326
18	62	52,38215	9,617851
19	13	13,70615	-0,7061491
20	9	14,01224	-5,012243
		Правильно:	19 (100%)
		Неправильно:	0 (0%)
		Всего:	19
		Ср.ошибка:	5,374574
		Макс.ошибка:	9,617851

Рис. 16: Тестирование копии n5 - Сокращение числа неоднородных входов

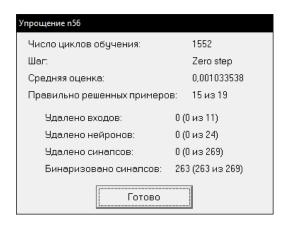


Рис. 17: Бинаризация весов синапсов и неоднородных входов

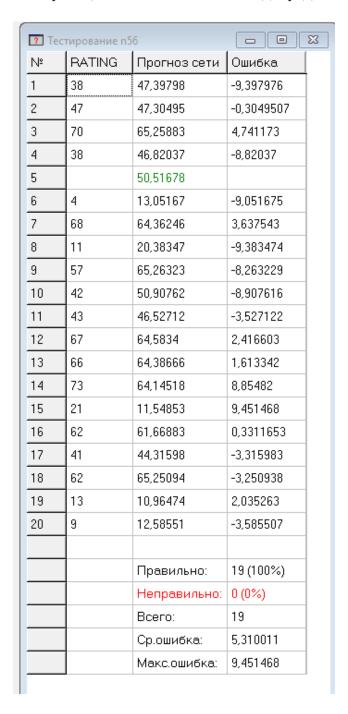


Рис. 18: Тестирование копии n5 - Бинаризация весов синапсов и неоднородных входов

2.3 Методы оптимизации

Метод	Число циклов обучения	Макс.Ошибка	Сред.Ошибка	Прогноз	Ошибка прогноза
Градиентный спуск	575	27,56	10,47	69,56	21,56
Модифициров анный Par Tan	120	20,97	6,68	66,86	18,86
Сопряженные градиенты	29	14,76	14,76	63,18	15,18
BFGS	31	11,88	6,43	67,27	19,27

Рис. 19: Методы оптимизации

Наилучшей оптимизацией оказался метод BFGS, имеющий более точный прогноз и наименьшие ошибки.

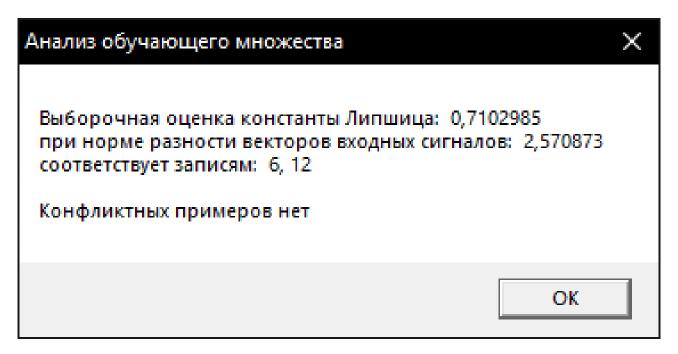


Рис. 20: Анализ обучающего множества

Результаты тестирования при различных метода оптимизации представлены далее.

- 1	ирование nr		
Nº J	RATING	Прогноз сети	Ошибка
1	38	34,84505	3,154949
2	47	69,09361	-22,09361
3	70	81,44112	-11,44112
4	38	49,63844	-11,63844
5		69,56012	
6	4	19,64149	-15,64149
7	68	79,68453	-11,68453
8	11	12,63565	-1,635648
9	57	61,21257	-4,212566
10	42	35,76003	6,239971
11	43	46,06322	-3,063221
12	67	79,24036	-12,24036
13	66	49,90612	16,09388
14	73	69,62477	3,375229
15	21	12,44326	8,556737
16	62	56,60352	5,396477
17	41	13,43454	27,56546
18	62	51,33932	10,66068
19	13	20,46941	-7,46941
20	9	25,92775	-16,92775
		Правильно:	7 (36,84211%)
		Неправильно:	12 (63,15789%)
		Всего:	19
		Ср.ошибка:	10,4785
		Макс.ошибка:	27,56546

Рис. 21: Тестирование при оптимизации методом градиентного спуска

	рование nn		
Nº F	RATING	Прогноз сети	Ошибка
1 3	38	34,12957	3,87043
2 4	47	58,05056	-11,05056
3 7	70	67,87031	2,129692
4 3	38	41,98696	-3,986958
5		66,86468	
6 4	4	24,97691	-20,97691
7 8	68	64,52494	3,47506
8 1	11	9,03288	1,96712
9 5	57	45,12505	11,87495
10 4	42	49,38176	-7,381763
11 4	43	38,88565	4,114349
12 8	67	69,95621	-2,956207
13 8	66	64,7953	1,204704
14 7	73	66,81371	6,186287
15 2	21	10,05391	10,94609
16 8	62	57,25166	4,748341
17 4	41	33,99192	7,008083
18 8	62	61,25602	0,7439766
19 1	13	28,18568	-15,18568
20 9	3	16,18574	-7,185736
		Правильно:	11 (57,89474%)
		Неправильно:	8 (42,10526%)
		Всего:	19
		Ср.ошибка:	6,683836
		Макс.ошибка:	20,97691

Рис. 22: Тестирование при оптимизации методом модифициров анный Par Tan

? Te	стирование п	n3	
Nº	RATING	Прогноз сети	Ошибка
1	38	31,75396	6,246038
2	47	58,02658	-11,02658
3	70	61,88057	8,119427
4	38	39,51891	-1,518909
5		63,18863	
6	4	18,76345	-14,76345
7	68	65,04218	2,957825
8	11	11,30801	-0,3080082
9	57	54,87391	2,126095
10	42	49,9995	-7,9995
11	43	45,92618	-2,926178
12	67	73,52898	-6,528976
13	66	62,94859	3,051414
14	73	76,71088	-3,710876
15	21	21,39265	-0,3926487
16	62	52,20849	9,791508
17	41	36,51946	4,480541
18	62	63,15509	-1,155087
19	13	14,91309	-1,913092
20	9	18,87627	-9,876274
		Правильно:	13 (68,42105%)
		Неправильно:	6 (31,57895%)
		Всего:	19
		Ср.ошибка:	5,204865
		Макс.ошибка:	14,76345

Рис. 23: Тестирование при оптимизации методом сопряженные градиенты

	? Тестирование nn4			
	Nº	RATING	Прогноз сети	Ошибка
0	1	38	30,33762	7,662376
	2	47	55,79599	-8,79599
	3	70	66,03752	3,962479
	4	38	35,80035	2,19965
	5		67,27842	
	6	4	15,73638	-11,73638
	7	68	69,63197	-1,631973
	8	11	7,176883	3,823117
	9	57	57,98532	-0,9853172
	10	42	46,22087	-4,220871
П	11	43	48,30076	-5,300758
	12	67	75,58359	-8,583588
	13	66	54,30576	11,69424
	14	73	81,85548	-8,855484
	15	21	15,69466	5,305335
	16	62	66,38602	-4,386017
	17	41	29,11651	11,88349
	18	62	57,24226	4,757744
	19	13	7,693458	5,306542
	20	9	20,16831	-11,16831
			Правильно:	11 (57,8947
			Неправильно:	8 (42,10526
Ŀ			Всего:	19
			Ср.ошибка:	6,434719
			Макс.ошибка:	11,88349

Рис. 24: Тестирование при оптимизации методом BFGS

3 Выводы по работе

В рамках данной лабораторной работы были освоены нейросетевые технологии для решения задач классификации и прогнозирования с помощью программы NeuroPro 0.25.

На подготовительном этапе был изучен интерфейс программного обеспечения и приобретены навыки загрузки и обработки данных. Ключевым результатом стала самостоятельная разработка и формирование обучающей выборки в формате DBF.

Практическая значимость работы заключается в успешном прохождении полного цикла создания прогнозной модели — от сбора и подготовки данных до конфигурирования архитектуры сети, её обучения, оптимизации и анализа полученных результатов. В итоге были проведены сравнения полученных нейронных сетей и выбраны сети, которые наиболее точно предсказывают результат.

В результате лабораторной работы были получено базовое представление о простых нейронных сетях и этапах их обучения. Полученные знания пригодятся при дальнейшем изучении перемета теория принятия решений.