

МИНОРБНАУКИ РОССИИ
ФГБОУ ВО «БАШКИРСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ»
ФАКУЛЬТЕТ МАТЕМАТИКИ И ИНФОРМАЦИОННЫХ ТЕХНОЛОГИЙ

Утверждено:
на заседании кафедры
протокол № 11 от 19 июня 2019 г.
Зав. кафедрой

 /А.М. Болотнов

Согласовано:
Председатель УМК факультета математики и
информационных технологий

 /А.М. Ефимов

РАБОЧАЯ ПРОГРАММА ДИСЦИПЛИНЫ (МОДУЛЯ)

Дисциплина Нейроинформатика

Часть, формируемой участниками образовательных отношений

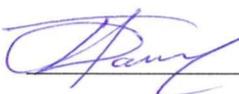
программа бакалавриата

Направление подготовки (специальность)
09.03.03. «Прикладная информатика»

Направленность (профиль) подготовки
Информационные и вычислительные технологии

Квалификация
бакалавр

Разработчик (составитель)
доцент, к.т.н., доцент

 / Полупанов Д.В.

Для приема: 2019

Уфа 2019 г.

Список документов и материалов

1. Перечень планируемых результатов обучения по дисциплине, соотнесенных с установленными в образовательной программе индикаторами достижения компетенций
2. Цель и место дисциплины в структуре образовательной программы
3. Содержание рабочей программы (объем дисциплины, типы и виды учебных занятий, учебно-методическое обеспечение самостоятельной работы обучающихся)
4. Фонд оценочных средств по дисциплине
 - 4.1. Перечень компетенций и индикаторов достижения компетенций с указанием соотнесенных с ними запланированных результатов обучения по дисциплине. Описание критериев и шкал оценивания результатов обучения по дисциплине.
 - 4.2. Типовые контрольные задания или иные материалы, необходимые для оценивания результатов обучения по дисциплине, соотнесенных с установленными в образовательной программе индикаторами достижения компетенций. Методические материалы, определяющие процедуры оценивания результатов обучения по дисциплине.
5. Учебно-методическое и информационное обеспечение дисциплины
 - 5.1. Перечень основной и дополнительной учебной литературы, необходимой для освоения дисциплины
 - 5.2. Перечень ресурсов информационно-телекоммуникационной сети «Интернет» и программного обеспечения, необходимых для освоения дисциплины, включая профессиональные базы данных и информационные справочные системы
6. Материально-техническая база, необходимая для осуществления образовательного процесса по дисциплине

Перечень планируемых результатов обучения по дисциплине, соотнесенных с установленными в образовательной программе индикаторами достижения компетенций

По итогам освоения дисциплины обучающийся должен достичь следующих результатов обучения:

Категория (группа) компетенций (при наличии ОПК)	Формируемая компетенция (с указанием кода)	Код и наименование индикатора достижения компетенции	Результаты обучения по дисциплине
	<i>ПК-2: Способность использовать современные методы разработки и реализации алгоритмов конкретных математических моделей на базе языков программирования и пакетов прикладных программ</i>	<i>ПК-2.1. Знает современные методы разработки алгоритмов, математические модели, языки программирования и пакеты прикладных программ</i>	<i>Демонстрирует знания основных нейросетевых архитектур и алгоритмов обучения нейронных сетей</i>
		<i>ПК-2.2. Умеет разрабатывать алгоритмы математических моделей на базе языков программирования и пакетов прикладных программ.</i>	<i>Реализует с помощью языков программирования нейросетевые архитектуры и алгоритмы обучения нейронных сетей</i>
		<i>ПК-2.3. Владеет навыками разработки и алгоритмов на базе языков программирования и пакетов прикладных программ.</i>	<i>Имеет практический опыт разработки и реализации нейросетевых архитектур на базе языков программирования</i>

2. Цель и место дисциплины в структуре образовательной программы

Дисциплина «Нейроинформатика» относится к части, формируемой участниками образовательных отношений.

Дисциплина изучается на 4 курсе(ах) в 7 и 8 семестрах.

Целью изучения дисциплины «Нейроинформатика» является ознакомление с основами построения, разработки и обучения нейронных сетей и их применения к различным научным и прикладным проблемам.

3. Содержание рабочей программы (объем дисциплины, типы и виды учебных занятий, учебно-методическое обеспечение самостоятельной работы обучающихся)

Содержание рабочей программы представлено в Приложении № 1.

4. Фонд оценочных средств по дисциплине

4.1. Перечень компетенций и индикаторов достижения компетенций с указанием соотнесенных с ними запланированных результатов обучения по дисциплине. Описание критериев и шкал оценивания результатов обучения по дисциплине.

Код и формулировка компетенции ПК-2: *Способность использовать современные методы разработки и реализации алгоритмов конкретных математических моделей на базе языков программирования и пакетов прикладных программ*

Для зачета

Код и наименование индикатора достижения компетенции	Результаты обучения по дисциплине	Критерии оценивания результатов обучения	
		«Зачтено»	«Не зачтено»
<i>ПК-2.1. Знает современные методы разработки алгоритмов, математические модели, языки программирования и пакеты прикладных программ</i>	<i>Демонстрирует знания основных нейросетевых архитектур и алгоритмов обучения нейронных сетей</i>	Сформированные, возможно содержащие незначительные пробелы, знания основных нейросетевых архитектур и алгоритмов обучения нейронных сетей	Фрагментарные, неполные, несистематические знания основных нейросетевых архитектур и алгоритмов обучения нейронных сетей
<i>ПК-2.2. Умеет разрабатывать алгоритмы математических моделей на базе языков программирования и пакетов прикладных программ.</i>	<i>Реализует с помощью языков программирования нейросетевые архитектуры и алгоритмы обучения нейронных сетей</i>	Сформированное, возможно содержащее незначительные пробелы, умение реализовывать архитектуры и алгоритмы обучения нейронных сетей на базе языков программирования	Фрагментарные, неполные, несистематические умения реализовывать архитектуры и алгоритмы обучения нейронных сетей на базе языков программирования
<i>ПК-2.3. Владеет навыками разработки и алгоритмов на базе языков программирования и пакетов прикладных программ.</i>	<i>Имеет практический опыт разработки и реализации нейросетевых архитектур на базе языков программирования</i>	Успешное и систематическое, возможно содержащее незначительные пробелы, применение навыков реализации нейросетевых архитектур на базе языков программирования	Фрагментарное, неполное, несистематическое владение навыками реализации нейросетевых архитектур на базе языков программирования

Для экзамена

Код и наименование индикатора достижения компетенции	Результаты обучения по дисциплине	Критерии оценивания результатов обучения			
		2 («Не удовлетворительно»)	3 («Удовлетворительно»)	4 («Хорошо»)	5 («Отлично»)

<i>ПК-2.1. Знает современные методы разработки алгоритмов, математиче- ские модели, языки программиро- вания и пакеты прикладных программ</i>	<i>Демонстри- рует знания основных нейросетев- ых архитектур и алгоритмов обучения нейронных сетей</i>	Отсутствие знаний или фрагментарные представления об основных нейросетевых архитектур и алгоритмов обучения нейронных сетей	Неполные представления об основных нейросетевых архитектур и алгоритмов обучения нейронных сетей	Сформированны е, но содержащие отдельные пробелы представления об основных нейросетевых архитектур и алгоритмов обучения нейронных сетей	Сформированн ые систематическ ие представления об основных нейросетевых архитектур и алгоритмов обучения нейронных сетей
<i>ПК-2.2. Умеет разрабатыва- ть алгоритмы математиче- ских моделей на базе языков программиро- вания и пакетов прикладных программ.</i>	<i>Реализует с помощью языков программиро- вания нейросетевы е архитектур ы и алгоритмы обучения нейронных сетей</i>	Отсутствие умений или фрагментарные умения реализовывать с помощью языков программирован ия нейросетевые архитектуры и алгоритмы обучения нейронных сетей	В целом успешное, но не систематическое умение реализовывать с помощью языков программирован ия нейросетевые архитектуры и алгоритмы обучения нейронных сетей	В целом успешное, но содержащее отдельные пробелы, умение применять в реализовывать с помощью языков программирован ия нейросетевые архитектуры и алгоритмы обучения нейронных сетей	Сформированн ое реализовывать с помощью языков программиров ания нейросетевые архитектуры и алгоритмы обучения нейронных сетей
<i>ПК-2.3. Владеет навыками разработки и алгоритмов на базе языков программиро- вания и пакетов прикладных программ.</i>	<i>Имеет практически й опыт разработки и реализации нейросетевых архитектур на базе языков программиро- вания</i>	Отсутствие или фрагментарное применение навыков реализации нейросетевых архитектур на базе языков программирован ия	В целом успешное, но не систематическое применение навыков реализации нейросетевых архитектур на базе языков про-граммирова- ния.	В целом успешное, но содержащее отдельные пробелы применение навыков реализации нейросетевых архитектур на базе языков программирован ия ельности.	Успешное и систематическ ое применение навыков реализации нейросетевых архитектур на базе языков программиров ания

4.2. Типовые контрольные задания или иные материалы, необходимые для оценивания результатов обучения по дисциплине, соотнесенных с установленными в образовательной программе индикаторами достижения компетенций. Методические материалы, определяющие процедуры оценивания результатов обучения по дисциплине.

Код и наименование индикатора достижения компетенции	Результаты обучения по дисциплине	Оценочные средства
<i>ПК-2.1. Знает современные методы разработки алгоритмов, математические модели, языки программирования и пакеты прикладных программ</i>	<i>Демонстрирует знания основных нейросетевых архитектур и алгоритмов обучения нейронных сетей</i>	Индивидуальный и групповой опрос, тестирование, экзамен
<i>ПК-2.2. Умеет разрабатывать алгоритмы математических моделей на базе языков программирования и пакетов прикладных программ.</i>	<i>Реализует с помощью языков программирования нейросетевые архитектуры и алгоритмы обучения нейронных сетей</i>	Лабораторные работы, тестирование, экзамен
<i>ПК-2.3. Владеет навыками разработки и алгоритмов на базе языков программирования и пакетов прикладных программ.</i>	<i>Имеет практический опыт разработки и реализации нейросетевых архитектур на базе языков программирования</i>	Лабораторные работы, тестирование, экзамен

Критериями оценивания при *модульно-рейтинговой системе* являются баллы, которые выставляются преподавателем за виды деятельности (оценочные средства) по итогам изучения модулей (разделов дисциплины), перечисленных в рейтинг-плане дисциплины (для экзамена: текущий контроль – максимум 40 баллов; рубежный контроль – максимум 30 баллов, поощрительные баллы – максимум 10; для зачета: текущий контроль – максимум 50 баллов; рубежный контроль – максимум 50 баллов, поощрительные баллы – максимум 10).

Шкалы оценивания:

(для экзамена:

от 45 до 59 баллов – «удовлетворительно»;

от 60 до 79 баллов – «хорошо»;

от 80 баллов – «отлично».

для зачета:

зачтено – от 60 до 110 рейтинговых баллов (включая 10 поощрительных баллов), не зачтено – от 0 до 59 рейтинговых баллов).

Рейтинг – план дисциплины

«Нейроинформатика»

направление/специальность 09.03.03. «Прикладная информатика»

курс 4, семестр 7

Виды учебной деятельности студентов	Балл за конкретное задание	Число заданий за семестр	Баллы	
			Минимальный	Максимальный
Модуль 1. Математические основы нейроинформатики				
Текущий контроль				
Групповой и индивидуальный опрос	1	20	0	20
Лабораторная работа	5	1	0	5
Рубежный контроль				
Тестовый контроль	1	25	0	25

Модуль 2. Нейронные сети прямого распространения, обучающиеся «с учителем»				
Текущий контроль				
Групповой и индивидуальный опрос	1	15	0	15
Лабораторная работа	5	2	0	10
Рубежный контроль				
Тестовый контроль	1	25	0	25
Поощрительные баллы				
1. Студенческая олимпиада				10
2. Публикация статей				10
3. Задания повышенной сложности				10
Посещаемость (баллы вычитаются из общей суммы набранных баллов)				
1. Посещение лекционных занятий			0	-6
2. Посещение практических (семинарских, лабораторных занятий)			0	-10

**Рейтинг – план дисциплины
«Нейроинформатика»**

направление/специальность 09.03.03. «Прикладная информатика»
курс 4, семестр 8

Виды учебной деятельности студентов	Балл за конкретное задание	Число заданий за семестр	Баллы	
			Минимальный	Максимальный
Модуль 3. Обучение нейронных сетей «без учителя». Сети и карты Кохонена				
Текущий контроль				
Групповой и индивидуальный опрос	1	10	0	10
Лабораторная работа	5	2	0	10
Рубежный контроль				
Тестовый контроль	1	15	0	15
Модуль 4. Радиально-базисные нейронные сети, сети Хопфилда и другие архитектуры				
Текущий контроль				
Групповой и индивидуальный опрос	1	5	0	5
Лабораторная работа	5	3	0	15
Рубежный контроль				
Тестовый контроль	1	15	0	15
Поощрительные баллы				
1. Студенческая олимпиада				10
2. Публикация статей				10
3. Задания повышенной сложности				10
Посещаемость (баллы вычитаются из общей суммы набранных баллов)				
1. Посещение лекционных занятий			0	-6
2. Посещение практических (семинарских, лабораторных занятий)			0	-10
Итоговый контроль				
Экзамен			0	30

Экзаменационные билеты
Структура экзаменационного билета:

Экзаменационный билет содержит в себе два вопроса. Первый вопрос – теоретический, второй – практический.

Примерные вопросы для экзамена:

1. Понятие искусственного нейрона. Основные элементы искусственного нейрона. Свойства нейронных сетей.
 2. Формальная математическая модель нейронной сети.
 3. Теорема Колмогорова.
 4. Теорема Стоуна-Вейерштрасса.
 5. Обобщение теоремы Стоуна. Теорема А.Н. Горбана о полноте.
 6. Нейронные сети как универсальный аппроксиматор функций. Теорема о вычислении функций нейронными сетями.
 7. Персептрон Розенблата. Задача обучения однослойного персептрона.
 8. Проблема «Исключающего ИЛИ» и её нейросетевое решение
 9. Многослойный персептрон. Основные виды активационных функций.
 10. Обучение многослойного персептрона. Алгоритм обратного распространения ошибки
 11. Теоремы об ошибке обучения в алгоритме обратного распространения ошибки
 12. Другие алгоритмы обучения многослойного персептрона. Градиентные методы.
- Конструктивные алгоритмы
13. Применения многослойного персептрона в задачах прогнозирования и установления функциональных зависимостей.
 14. Звезды Гроссберга. Математические модели «входных» и «выходных» звезд.
 15. Модель Липпмана-Хемминга. Принцип «Победитель забирает все». Обучение нейронной сети Липпмана-Хемминга.
 16. Обучение на основе самоорганизации. Карта самоорганизации Кохонена.
 17. Нейронная сеть встречного распространения Хехт-Нильсена. Обучение нейронных сетей встречного распространения.
 18. Гибридная нейронная сеть самоорганизации на основе конкуренции. Архитектура гибридной сети, обучение гибридной сети.
 19. Нейронная сеть Хопфилда. Модель функционирования нейронной сети Хопфилда
 20. Правило обучения Хебба. Модификация правила Хебба.
 21. Двухнаправленная ассоциативная нейронная сеть Барта Коско.
 22. Применение модели Хопфилда. Задача распознавания образов. Задача комбинаторной оптимизации.
 23. Радиально-базисные нейронные сети как особый класс нейронных сетей. Радиальные активационные функции
 24. Теорема Ковера о распознавании образов
 25. Задача аппроксимации функции радиально-базисной сетью.
 26. Архитектура радиально-базисной сети. Гиперрадиальная нейронная сеть.
 27. Методы обучения радиально-базисных нейронных сетей. Гибридный алгоритм обучения.
 28. Методы обучения радиально-базисных нейронных сетей. Градиентный алгоритм обучения

Образец экзаменационного билета:

Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение
высшего профессионального образования

БАШКИРСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ

Факультет математики и информационных технологий

Кафедра информационных технологий и компьютерной математики

4 курс, 8 семестр, 20_/20_ учебный год

Дисциплина *Нейроинформатика*

ЭКЗАМЕНАЦИОННЫЙ БИЛЕТ № 1

1. Формальная математическая модель нейронной сети
2. Нейрон j получил на вход сигнал от четырех других нейронов уровни возбуждения, значения которых равны 10, -20, 5, 4 и соответствующие веса связей равны 0.8, 0.5, 0.7 и -0.5 соответственно. Вычислите сигнал на выходе данного нейрона в случае если функция активации нейронов есть гиперболический тангенс (параметр $\alpha=0,5$).

Зав. кафедрой ИТ и КМ

А.М. Болотнов

Критерии оценки (в баллах):

- **25-30 баллов** выставляется студенту, если студент дал полные, развернутые ответы на все теоретические вопросы билета, продемонстрировал знание функциональных возможностей, терминологии, основных элементов, умение применять теоретические знания при выполнении практических заданий. Студент без затруднений ответил на все дополнительные вопросы. Практическая часть работы выполнена полностью без неточностей и ошибок;

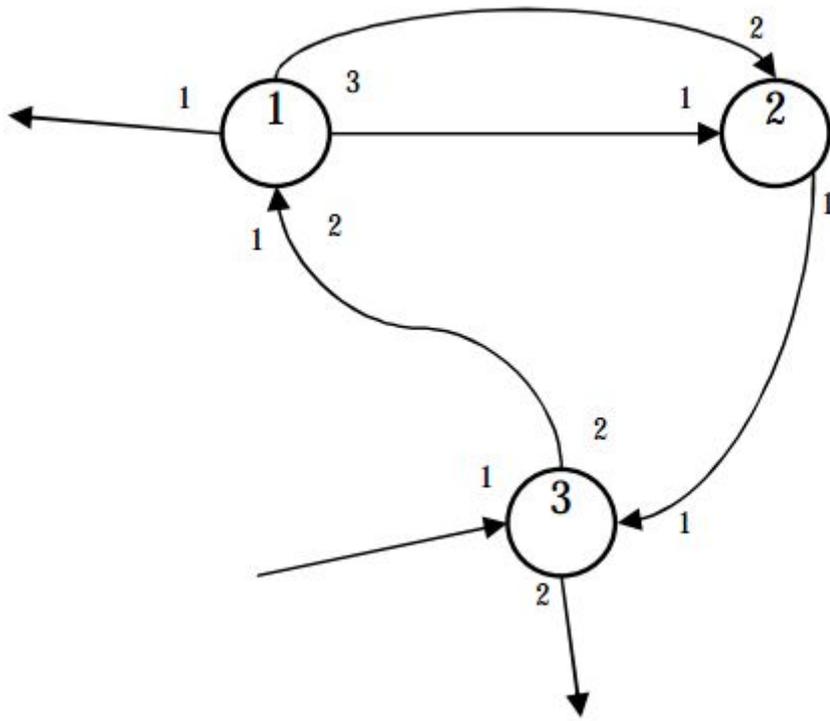
- **17-24 баллов** выставляется студенту, если студент раскрыл в основном теоретические вопросы, однако допущены неточности в определении основных понятий. При ответе на дополнительные вопросы допущены небольшие неточности. При выполнении практической части работы допущены несущественные ошибки;

- **10-16 баллов** выставляется студенту, если при ответе на теоретические вопросы студентом допущено несколько существенных ошибок в толковании основных понятий. Логика и полнота ответа страдают заметными изъянами. Заметны пробелы в знании основных методов. Теоретические вопросы в целом изложены достаточно, но с пропусками материала. Имеются принципиальные ошибки в логике построения ответа на вопрос. Студент не решил задачу или при решении допущены грубые ошибки;

- **0-10 баллов** выставляется студенту, если он отказался от ответа или не смог ответить на вопросы билета, ответ на теоретические вопросы свидетельствует о непонимании и крайне неполном знании основных понятий и методов. Обнаруживается отсутствие навыков применения теоретических знаний при выполнении практических заданий. Студент не смог ответить ни на один дополнительный вопрос.

Образцы заданий для группового опроса (контрольной работы)

1. Укажите возможные значения весов и порога однослойного персептрона с двумя входами, реализующего логическую функцию OR.
2. Выведите производную активационной функции гиперболический тангенс через саму функцию
3. Нейрон j получил на вход сигнал от четырех других нейронов уровни возбуждения, значения которых равны -10, 20, 15, 4 и соответствующие веса связей равны 0.5, 0.8, -0.7 и -0.5 соответственно. Вычислите сигнал на выходе данного нейрона в случае если функция активации нейронов есть логистическая сигмоида (параметр $\alpha=0,5$).
4. Можно ли применять гауссову функцию активации при методе обучения обратного распространения ошибки?
5. Выпишите матрицу внешних связей, если нейроны связаны, как показано на рисунке



6. Дайте формулировку теоремы об универсальной аппроксимации нейросетями. Какой вывод из этой теоремы нельзя сделать?

7. В чем заключается "обучение без учителя"?

Описание методики оценивания:

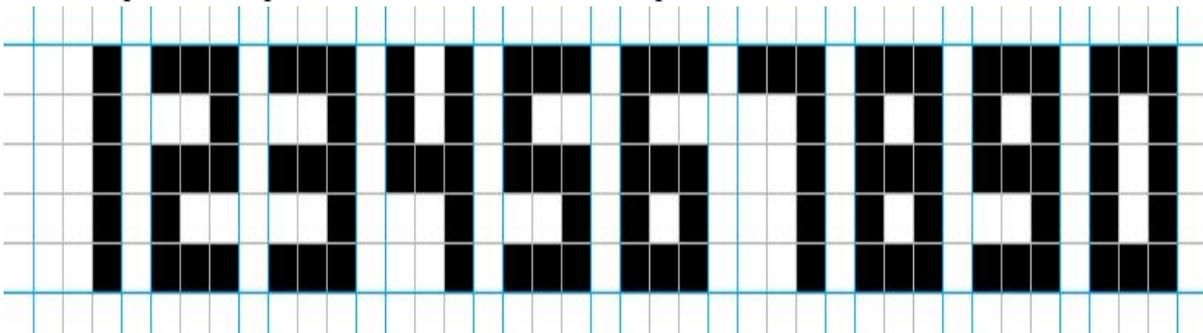
- «Отлично» выставляется студенту, если более 90% заданий выполнены верно.
- «Хорошо» выставляется студенту, если более 75% заданий выполнены верно.
- «Удовлетворительно» выставляется студенту, если более половины заданий выполнены верно.
- «Неудовлетворительно» выставляется студенту, если менее половины заданий выполнены верно.

Задания для лабораторных работ

Лабораторные работы посвящены программной реализации различных нейросетевых архитектур и решению с их помощью прикладных задач.

Лабораторная 1 Распознавание цифр с помощью перцептрона Розенблатта.

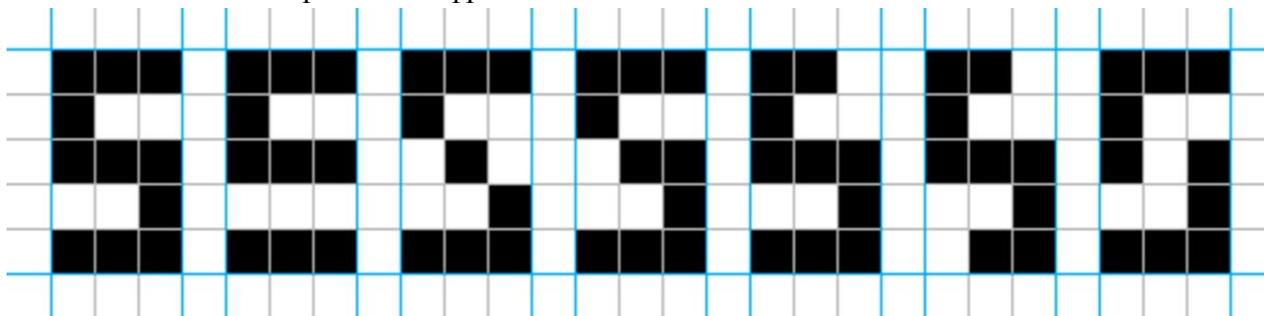
Описание задач. Требуется распознать черно-белые цифры от 0 до 9, представленные в виде черных квадратов в табличке 3×5 квадратов.



Каждая цифра представляет собой всего пятнадцать квадратов, причем только двух возможных цветов. За белый квадрат отвечает 0, а черный квадрат – 1. Можно представить цифры в виде последовательности нулей и единиц
 0 → 111101101101111

1 → 001001001001001
 2 → 111001111100111
 3 → 111001111001111
 4 → 101101111001001
 5 → 111100111001111
 6 → 111100111101111
 7 → 111001001001001
 8 → 111101111101111
 9 → 111101111001111

Необходимо разработать программу, эмулирующую персептрон Розенблатта с 15 входами и одним выходом, позволяющего распознать по одной цифре. В качестве примера приведем слегка искаженные варианты цифры 5



111100111000111
 111100010001111
 111100011001111
 110100111001111
 110100111001011
 111100101001111

Лабораторная работа 2. Проблема «Исключающего ИЛИ» и её нейросетевая реализация

Как известно, М. Минский и С. Пайперт в 1969 году показали, что однослойный персептрон Розенблатта не способен на аппроксимацию простой логической функции «Исключающего ИЛИ» (XOR). Для решения этой задачи нужен дополнительный скрытый слой НС. Требуется построить программу, реализующую многослойный персептрон, для реализации функции XOR.

Лабораторная работа 3. Оценка итогов выборов президентов США с помощью нейронных сетей

Описание задачи. Данная задача давно является тестовой при создании новых программных реализаций нейронных сетей, обучающихся с учителем. Оказывается, чтобы ответить, кто станет президентом США – кандидат от правящей партии или кандидат от оппозиционной партии, достаточно знать ответы на нижеследующие 12 вопросов.

Разумеется, предполагается, что предвыборные компании кандидатов отработаны добросовестно и все участники сделали все возможное.

Вот эти вопросы:

- 1) Правящая партия у власти более 1 срока?
- 2) Правящая партия получила больше 50 % на прошлых выборах?
- 3) В год выборов была активна третья партия?
- 4) Была серьезная конкуренция при выдвижении кандидата от правящей партии?
- 5) Кандидат от правящей партии был президентом в год выборов?
- 6) Был ли год выборов временем спада или депрессии?
- 7) Был ли рост среднего национального валового продукта на душу населения более 2,1%?
- 8) Произвел ли правящий президент существенные изменения в политике?
- 9) Во время правления были существенные социальные волнения'?
- 10) Администрация правящей партии виновна в серьезной ошибке или скандале?

- 11) Кандидат правящей партии - национальный герой?
12) Кандидат оппозиционной партии - национальный герой?

Данные представлены в файле lab3.txt.

Требуется построить программы, реализующую многослойный персептрон, для предсказания итогов выборов.

Лабораторная работа 4. Кластеризация «ирисов Фишера».

В 1936 году Р. Фишер предложил метод дискриминантного анализа, проиллюстрированный им на базе данных, позже названной «ирисы Фишера». Это данные о 150 экземплярах ириса, по 50 экземпляров из трёх видов:

- Ирис щетинистый (*Iris setosa*);
- Ирис разноцветный (*Iris versicolor*);
- Ирис виргинский (*Iris virginica*).

Для каждого экземпляра измеряются четыре характеристики:

- x1 длина чашелистика ;
- x2 ширина чашелистика;
- x3 длина лепестка;
- x4 ширина лепестка.

Традиционным стало испытывать новые методы классификации и кластеризации на данной выборке. Данные представлены в файле lab4.txt.

Требуется построить программу, реализующую самоорганизующуюся карту Кохонена. Осуществить кластеризацию объектов и интерпретацию результатов.

Лабораторная работа 5. Сегментация клиентов телекоммуникационной компании с помощью самоорганизующихся карт Кохонена

Описание задачи. Телекоммуникационная компания, предоставляющая услуги мобильной связи, ставит перед собой задачу сегментации абонентской базы для улучшения положения на рынке.

Данные за последние месяцы представляют собой таблицу со следующими полями:

- Возраст абонента;
- Среднемесячный расход;
- Средняя продолжительность разговора;
- Количество звонков днем за месяц;
- Количество звонков вечером за месяц;
- Количество звонков ночью за месяц;
- Звонки в другие города;
- Звонки в другие страны;
- Доля звонков на стационарные телефоны;
- Количество SMS в месяц;

Отобраны только активные абоненты, которые регулярно пользовались услугами сотовой связи за последний период.

Исходные данные представлены в файле lab4.txt

Требуется построить программу, реализующую самоорганизующуюся карту Кохонена. Осуществить кластеризацию объектов и интерпретацию результатов.

Лабораторная работа 6. Оценка итогов выборов президентов США с помощью радиально-базисных нейронных сетей

Описание задачи. Работа совпадает с лабораторной работой № 3, в отличие от которой требуется программная реализация другого типа нейронной сети – с радиально-базисной функцией активации. Данная задача давно является тестовой при создании новых программных реализаций нейронных сетей, обучающихся с учителем. Оказывается, чтобы ответить, кто станет президентом США – кандидат от правящей партии

или кандидат от оппозиционной партии, достаточно знать ответы на нижеследующие 12 вопросов.

Разумеется, предполагается, что предвыборные компании кандидатов отработаны добросовестно и все участники сделали все возможное.

Вот эти вопросы:

- 1) Правящая партия у власти более 1 срока?
- 2) Правящая партия получила больше 50 % на прошлых выборах?
- 3) В год выборов была активна третья партия?
- 4) Была серьезная конкуренция при выдвижении кандидата от правящей партии?
- 5) Кандидат от правящей партии был президентом в год выборов?
- 6) Был ли год выборов временем спада или депрессии?
- 7) Был ли рост среднего национального валового продукта на душу населения более 2,1%?
- 8) Произвел ли правящий президент существенные изменения в политике?
- 9) Во время правления были существенные социальные волнения'?
- 10) Администрация правящей партии виновна в серьезной ошибке или скандале?
- 11) Кандидат правящей партии - национальный герой?
- 12) Кандидат оппозиционной партии - национальный герой?

Данные представлены в файле lab3.txt.

Требуется построить программы, реализующую радиально-базисную нейронную сеть, для предсказания итогов выборов.

Лабораторная работа 7. Оценка эффективности массовой рассылки клиентам с помощью радиально-базисной нейронной сети

Описание задачи.. Торговая компания, осуществляющая продажу товаров, располагает информацией о своих клиентах и их покупках. Компания провела рекламную рассылку 135-4 клиентам и получила отклик в 14,5% случаев. Необходимо построить модель отклика и проанализировать результаты, с целью предложить способы минимальных издержек на новые рассылки.

Имеются данные о клиентах, содержащие такие сведения как пол, возраст, сколько лет данная персона клиент компании, суммарная стоимость заказов клиента, общее число покупок, факты обращения в службу поддержки. Также известны расходы на одну рассылку, издержки на обслуживание клиента, ожидаемая выручка с одного заказа. Данные представлены в файле lab7.txt.

Требуется построить программу, реализующую радиально-базисную нейронную сеть, для предсказания отклика рассылки.

Лабораторная работа 8

Требуется выполнить задания лабораторных работ 2 – 7 (на выбор), используя какую-нибудь из нейросетевых библиотек Python

РГР

РГР представляет собой разработку относительно универсального программного продукта, реализующего ту или иную нейросетевую архитектуру. В отличие от лабораторных работ, ориентированных на решение конкретной задачи, здесь данные могут быть любыми – произвольного объема и размерности. Программный продукт должен обладать полноценным графическим интерфейсом, предусматривать возможность чтения данных из файла и запись результатов в файл, выбор конкретных параметров нейронных сетей – например числа слоев, нейронов в них, активационных функций, шага обучения и т.п.

Тестирование

Примерные вопросы для тестового контроля

1. Из теоремы Стоуна можно сделать следующий вывод:

1. с помощью операции суперпозиции и линейных комбинаций из любых нелинейных элементов можно получить любую функцию многих переменных с любой заданной точностью
2. можно получить произвольную непрерывную функцию многих переменных с помощью операций сложения, умножения и суперпозиции из непрерывных функций двух переменных
3. с помощью нейронной сети можно задать любую непрерывную функцию, с любой, заданной точностью
4. можно получить любую непрерывную функцию многих переменных с помощью операций сложения, умножения и суперпозиции из непрерывных функций одного переменного

1. К классу нейросетей, обучающихся "с учителем" относятся

а. многослойные перцептроны

3. карты Кохонена

в. радиально-базисные сети

г. сети Хопфилда

д. перцептроны Розенблата

Верными ответами являются:

1. а, в, д

2. а, б, г

3. а, в, д

4. все ответы являются верными

4. Многослойные перцептроны относятся

1. к нейронным обучающимся "без учителя"

2. к рекуррентным нейронным сетям

3. к нейронным сетям обучающимся "с учителем"

4. к нейронным сетям смешанной стратегии обучения

5. С помощью классического перцептрона Розенблата можно решить задачу

а) линейной регрессии

б) классификации для логической функций AND

в) классификации для логической функции OR

г) линейного разделения двух классов

Верными ответами являются

1. б, в

2. а, г

3. б, в, г

4. все ответы являются верными

Всего предлагается два теста по 25 вопросов в первом семестре и два теста по 15 вопросов во втором семестре.

Описание методики оценивания:

- «**Отлично**» выставляется студенту, если более 90% тестовых заданий выполнены верно.

- «**Хорошо**» выставляется студенту, если более 75% тестовых заданий выполнены верно.

- «**Удовлетворительно**» выставляется студенту, если более половины тестовых заданий выполнены верно.

- «**Неудовлетворительно**» выставляется студенту, если менее половины тестовых заданий выполнены верно.

Самостоятельная работа

Самостоятельная работа студентов заключается в подготовке к занятиям и выполнении зачетных заданий с использованием рекомендованной учебно-методической литературы. В качестве дополнительных заданий предлагаются следующие темы докладов или рефератов:

1. Представление нейронных сетей с помощью ориентированных графов
2. Алгоритмы М.А. Айзермана и Э.М. Бравермана обучения нейронных сетей
3. Метод двойственности обучения нейронных сетей
4. Теорема о сходимости персептрона
5. Теорема об универсальной аппроксимации. Результаты G. Cybenko, K. Funahashi, K. Hornik и др.
6. Устойчивость нейронных сетей
7. Теорема Ковера о разделимости образов. Выводы из теоремы
8. Радиально-базисные функции. Теорема Мичелли
9. Универсальная теорема об аппроксимации для радиально-базисных нейронных сетей
10. Нейродинамическое программирование. Теоремы Ляпунова
11. Теорема Коэна-Гроссберга. Модель Хопфилда как частный случай теоремы Коэна-Гроссберга
12. Рекуррентные нейронные сети, имитирование конечных автоматов
13. Конструктивные алгоритмы обучения нейронных сетей
14. Нейросетевые нечеткие системы
15. Аппаратная реализация нейрокомпьютеров
16. Самоорганизующиеся нейронные сети, конгитрон и неоконгитрон. Алгоритм обучения
17. Стохастические методы обучения нейронных сетей
18. Надежность нейронных сетей
19. Библиотеки машинного обучения для языка Python (на выбор)
20. Алгоритмы построения нечетких деревьев решений
21. Алгоритм «случайный лес»

5. Учебно-методическое и информационное обеспечение дисциплины

5.1. Перечень основной и дополнительной учебной литературы, необходимой для освоения дисциплины

Основная литература:

1. Барский, А.Б. Введение в нейронные сети [Электронный ресурс] : учеб. пособие — Электрон. дан. — Москва : , 2016. — 358 с. — Режим доступа: <https://e.lanbook.com/book/100684>. — Загл. с экрана.
2. . Галушкин, А.И. Нейронные сети: основы теории [Электронный ресурс] : учеб. пособие — Электрон. дан. — Москва : Горячая линия-Телеком, 2012. — 496 с. — Режим доступа: <https://e.lanbook.com/book/5144>. — Загл. с экрана.

Дополнительная литература:

3. Ежов, А.А. Нейрокомпьютинг и его применения в экономике и бизнесе / А.А. Ежов, С.А. Шумский ; Национальный Открытый Университет "ИНТУИТ". - М. : Интернет-Университет Информационных Технологий, 2006. - 268 с. : ил. ; То же [Электронный ресурс]. - URL: <http://biblioclub.ru/index.php?page=book&id=233761>
4. Коэльо, Л.П. Построение систем машинного обучения на языке Python [Электронный ресурс] / Л.П. Коэльо, В. Ричарт. — Электрон. дан. — Москва : ДМК Пресс, 2016. — 302 с. — Режим доступа: <https://e.lanbook.com/book/82818>. — Загл. с экрана.
5. Рутковская, Д. Нейронные сети, генетические алгоритмы и нечеткие системы: Пер.с польск. И.Д.Рудинского [Электронный ресурс] : учеб. пособие / Д. Рутковская, М. Пилиньский, Л. Рутковский. — Электрон. дан. — Москва : Горячая линия-Телеком, 2013. — 384 с. — Режим доступа: <https://e.lanbook.com/book/11843>. — Загл. с экрана..

5.2. Перечень ресурсов информационно-телекоммуникационной сети «Интернет» и программного обеспечения, необходимых для освоения дисциплины, включая профессиональные базы данных и информационные справочные системы

<http://neuronus.com>

<https://basegroup.ru>

Microsoft Office

Python 3 – свободно распространяемый интерпретатор языка программирования Python

PyCharm - Свободно-распространяемая среда для разработки программного обеспечения

6. Материально-техническая база, необходимая для осуществления образовательного процесса по дисциплине

1. Учебная аудитория для проведения занятий лекционного типа: аудитория № 511(физмат корпус- учебное), аудитория № 531(физмат корпус- учебное).	Аудитория №511 Учебная мебель, доска настенная меловая, мультимедиа проектор Mitsubishi EX 320U 3D 2.4кг., экран на штативе Draper Diplomat (1:1) 84/84* 213*213 MW, компьютер в составе: системный блок DEPO 460MD/3-540/T500G/DVD-RW, монитор 20".	1. Windows 8 Russian. Windows Professional 8 Russian Upgrade. Договор № 104 от 17.06.2013 г. Лицензии бессрочные. 2. Microsoft Office Standard 2013 Russian. Договор № 114 от 12.11.2014 г. Лицензии бессрочные. 3. Python 3 (лицензия Python Software Foundation License, ссвободное программное обеспечение).
2. Учебная аудитория для проведения занятий семинарского типа: аудитория № 511 (физмат корпус- учебное), № 531	Аудитория №531 Учебная мебель, доска настенная меловая, мультимедиа-проектор Sony	

<p>(физмат корпус- учебное), аудитория № 522 (физмат корпус- учебное).</p> <p>3. Учебная аудитория для проведения групповых и индивидуальных консультаций: аудитория № 511 (физмат корпус- учебное), аудитория № 531 (физмат корпус- учебное).</p> <p>4. Учебная аудитория для текущего контроля и промежуточной аттестации: аудитория № 511 (физмат корпус- учебное), аудитория № 531 (физмат корпус- учебное)</p> <p>5. Помещения для самостоятельной работы: читальный зал №2 (физмат корпус- учебное).</p>	<p>VPL-EX120, XGA, 2600 ANSI, 3,2 кг, потолочное крепление для проектора (2101068302), доска аудитор. ДА32.</p> <p>Читальный зал №2 Учебная мебель, учебно-наглядные пособия, стенд по пожарной безопасности, моноблоки стационарные – 8 шт, принтер – 1 шт., сканер – 1 шт.</p> <p>Аудитория №522 (лаборатория компьютерного моделирования) Учебная мебель, доска, персональный компьютер Lenovo Think Centre A70z Intel Pentium E 5800, 320 Gb, 19" – 13 шт., кондиционер Lessar LS/LU-H24KB2.</p>	
---	--	--

ФГБОУ ВО «БАШКИРСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ»
ФАКУЛЬТЕТ МАТЕМАТИКИ И ИНФОРМАЦИОННЫХ ТЕХНОЛОГИЙ

СОДЕРЖАНИЕ РАБОЧЕЙ ПРОГРАММЫ

Дисциплины «Нейроинформатика» на 7 семестр

очная

форма обучения

Вид работы	Объем дисциплины
Общая трудоемкость дисциплины (з.е. / часов)	3
Учебных часов на контактную работу с преподавателем:	
лекций	18
практических/ семинарских	
лабораторных	18
других (групповая, индивидуальная консультация и иные виды учебной деятельности, предусматривающие работу обучающихся с преподавателем) (ФКР)	0,2
из них, предусмотренные на выполнение курсовой работы / курсового проекта	
Учебных часов на самостоятельную работу обучающихся (СР)	17,8
из них, предусмотренные на выполнение курсовой работы / курсового проекта	
Учебных часов на подготовку к экзамену/зачету/дифференцированному зачету (Контроль)	

Форма(ы) контроля:

Зачет 7 семестр

№ п/ п	Тема и содержание	Форма изучения материалов: лекции, практические занятия, семинарские занятия, лабораторные работы, самостоятельная работа и трудоемкость (в часах)				Задания по самостоятельной работе студентов
		ЛК	ПР/СЕМ	ЛР	СР	
1	2	3	4	5	6	8
1.	Введение в нейроинформатику. Искусственный нейрон.	2			7,8	Проработка лекционного материала, литературы источников.
2.	Искусственный нейрон – возможности и ограничения. Идеи обучения НС	2		6	8	Проработка лекционного материала, литературы источников, подготовка лабораторной работы
3.	От искусственного нейрона к перцептрон Розенблатта. Проблема «исключающего ИЛИ» (XOR)	2			8	Проработка лекционного материала, литературы источников
4.	Основные теоремы нейроинформатики	2			8	Проработка лекционного материала, литературы источников.
5.	Многослойный перцептрон. Общий подход к обучению «с учителем». Проблемы.	2			8	Проработка лекционного материала, литературы источников.
6.	Обратное распространение ошибки. Общий подход	2			8	Проработка лекционного материала, литературы источников.
7.	Детальное изложение алгоритма обратного распространения ошибки	2			8	Проработка лекционного материала, литературы источников.
8.	Развитие алгоритмов обучения многослойных перцептронов	2			8	Проработка лекционного материала, литературы источников.
9.	Объектно-ориентированная модель и программная реализация многослойного перцептрона	2		12	8	Проработка лекционного материала, литературы источников. Подготовка к лабораторной работе
Всего часов:		18		18	71,8	

СОДЕРЖАНИЕ РАБОЧЕЙ ПРОГРАММЫ

Дисциплины «Нейроинформатика» на 8 семестр

очная

форма обучения

Вид работы	Объем дисциплины
Общая трудоемкость дисциплины (з.е. / часов)	4
Учебных часов на контактную работу с преподавателем:	
лекций	18
практических/ семинарских	
лабораторных	36
других (групповая, индивидуальная консультация и иные виды учебной деятельности, предусматривающие работу обучающихся с преподавателем) (ФКР)	1,7
из них, предусмотренные на выполнение курсовой работы / курсового проекта ¹	
Учебных часов на самостоятельную работу обучающихся (СР)	53,5
из них, предусмотренные на выполнение курсовой работы / курсового проекта ²	
Учебных часов на подготовку к экзамену/зачету/дифференцированному зачету (Контроль)	34,8

Форма(ы) контроля:

Экзамен 8 семестр

¹ Контактных часов – 2

² Количество часов на самостоятельную работу указывается на усмотрение разработчика, но не более 20 часов

№ п/п	Тема и содержание	Форма изучения материалов: лекции, практические занятия, семинарские занятия, лабораторные работы, самостоятельная работа и трудоемкость (в часах)				Задания самостоятельной работе студента
		ЛК	ПР/СЕМ	ЛР	СР	
1	2	3	4	5	6	8
1.	Обучение нейронных сетей на основе принципов самоорганизации. Задача кластеризации	2			4	Проработка лекционного материала, литературных источников
2.	Звезды Гроссберга. Сети и карты Кохонена.	2			4	Проработка лекционного материала, литературных источников
3.	Самоорганизующиеся карты Кохонена. Алгоритмы обучения	2			4	Проработка лекционного материала, литературных источников
4.	Объектно-ориентированная модель и программная реализация самоорганизующихся карт Кохонена	2		6	4	Проработка лекционного материала, литературных источников
5.	Нейронные сети с радиально-базисной функцией активации	2			4	Проработка лекционного материала, литературных источников
6.	Алгоритмы обучения нейронных сетей с радиально-базисной функцией активации	2		6	4	Проработка лекционного материала, литературных источников
7.	Нейронные сети Хопфилда. Правило обучение Хебба	2			4	Проработка лекционного материала, литературных источников
8.	Генетические алгоритмы и их применение к обучению нейронных сетей	2			4	Проработка лекционного материала, литературных источников
9.	Нейросетевые библиотеки для программирования Python	2		12	4	Проработка лекционного материала,

						литературных источников
10.	РГР				17,5	Выполнение расчетно-графической работы
	Всего часов:	18		36	53,5	

