

# Филиал федерального государственного бюджетного образовательного учреждения высшего образования «Национальный исследовательский университет «МЭИ» в г. Смоленске

УТВЕРЖДАЮ
Зам. директора
по учебно-методической работе филиала ФГБОУ ВО
«НИУ «МЭИ» в г. Смоленске
В.В. Рожков

#### РАБОЧАЯ ПРОГРАММА ДИСЦИПЛИНЫ

#### ИСКУССТВЕННЫЕ НЕЙРОННЫЕ СЕТИ

(НАИМЕНОВАНИЕ ДИСЦИПЛИНЫ)

Направление подготовки: <u>09.03.01 «Информатика и вычислительная техника»</u>

Профиль «Автоматизированные системы обработки информации и управления»

Уровень высшего образования: бакалавриат

Нормативный срок обучения: 4 года

Форма обучения: очная

Год набора: <u>2020</u>

Смоленск



Программа составлена с учетом ФГОС ВО по направлению подготовки  $\underline{09.03.01}$  «Информатика и вычислительная техника», утвержденного приказом Минобрнауки России от « $\underline{19}$ » \_\_сентября \_\_\_ 20\_17\_\_ г. № \_\_929\_\_

Программу составил:
Программа обсуждена и одобрена на заседании кафедры «Вычислительной техники» « 24  »   июня       2020       г., протокол №       11
Заведующий кафедрой « <u>Вычислительная техника</u> »:
« <u>02</u> » <u>июля</u> 20 <u>20</u> г.
РПД адаптирована для лиц с ограниченными возможностями здоровья и инвалидов
Ответственный в филиале по работе с ЛОВЗ и инвалидами
<u>Е.В. Зуева</u> « <u>02</u> » <u>июля</u> 20 <u>20</u> г.



#### 1. ЦЕЛИ И ЗАДАЧИ ОСВОЕНИЯ ДИСЦИПЛИНЫ

**Цель** освоения дисциплины: подготовка обучающихся к научно-исследовательской, проектной деятельности по направлению подготовки 09.03.01 «Информатика и вычислительная техника» посредством обеспечения этапов формирования компетенций, предусмотренных ФГОС, в части представленных ниже знаний, умений и навыков.

Задачи: изучение понятийного аппарата дисциплины, основных теоретических положений и методов, привитие навыков применения теоретических знаний для решения практических задач.

#### 2. МЕСТО ДИСЦИПЛИНЫ В СТРУКТУРЕ ОП ВО

Дисциплина <u>Искусственные нейронные сети</u> относится к части В цикла Б1 к вариативной по выбору образовательной программы подготовки бакалавров по программе Автоматизированные системы обработки информации и управления» направления «Информатика и вычислительная техника».

Для изучения данной дисциплины необходимы знания, умения и навыки, формируемые предшествующими дисциплинами:

- Б1.В.12 «Основы теории управления»;
- Б1.В.ДВ.04.01 «Методы анализа данных»;
- Б1.В.ДВ.04.02 «Прикладная статистика»;
- Б1.В.09 «Введение в цифровую обработку сигналов»;
- Б1.В.10 «Моделирование».

Перечень последующих дисциплин, для которых необходимы знания, умения и навыки, формируемые данной дисциплиной:

- Б1.В.ДВ.02.02 «Основы нечеткого логического вывода»;
- Б1.В.ДВ.05.01 «Основы теории надежности»;
- Б1.В.ДВ.05.02 «Надежность и диагностика технических средств»;
- Б2.В.03(H) «Научно-исследовательская работа»;
- Б2.В.04(Пд) «Преддипломная практика»;
- Б3.01 «Подготовка к защите и защита выпускной квалификационной работы».

#### 3. ТРЕБОВАНИЯ К РЕЗУЛЬТАТАМ ОСВОЕНИЯ ДИСЦИПЛИНЫ

Освоение дисциплины направлено на формирование элементов следующих компетенций в соответствии с ФГОС ВО и ОП ВО по данному направлению подготовки 09.03.01 «Информатика и вычислительная техника»:

Перечень планируемых результатов обучения по дисциплине (модулю), соотнесенных с индикаторами достижения компетенций

Компетенция	Индикаторы	Результаты обучения
	достижения	
	компетенций	
ПК-2. Способен	ПК-2	Знает: основные методы научно-
владеть культурой		исследовательской деятельности;
научного		Умеет: выделять и систематизировать
исследования в		основные идеи в научных текстах, оценивать
области научной		поступающую информацию, независимо от
специальности, в том		источника, избегать автоматического



числе использованием	применения стандартных формул при
новейших	решении задач;
информационно-	Владеет: навыками сбора, анализа
коммуникационных	информации по исследованию, навыками
технологий	выбора методов решения задач исследования.



#### 4. СТРУКТУРА И СОДЕРЖАНИЕ ДИСЦИПЛИНЫ

#### Структура дисциплины:

Скопировать из учебного плана по соответствующей ОП:

								Ак	адемич	еских	часов					
№ п.п	Индекс	Наименование дисциплины	Kypc	Kypc	Контроль	Контакт	Конт	Лек	Лаб	Пр	КРП	СР	Контроль	3.e.	Компетенции	Группа
											t .					
21	Б1.В.ДВ.02.01	Искусственные нейронные сети	4	7	Экз РГР	180	66	34	16	16		78	36	5	ПК-2	AC-20

#### ОБОЗНАЧЕНИЯ:

#### Виды промежуточной аттестации (виды контроля):

Экз - экзамен;

ЗаО - зачет с оценкой;

3a - зачет;

#### Виды работ:

Контакт. – контактная работа обучающихся с преподавателем;

Лек. – лекционные занятия;

Лаб. – лабораторные работы;

Пр. – практические занятия;

КРП – курсовая работа (курсовой проект);

РГР – расчетно-графическая работа (реферат);

СР – самостоятельная работа студентов;

з.е. – объем дисциплины в зачетных единицах.



Содер	ожание дисциплины:
№	Наименование видов занятий и тематик, содержание
1	лекционные занятия в осеннем семестре 17 шт. по 2 часа:
	1.1. Области применения искусственных нейронных сетей. Биологический нейрон.
	Структура и свойства искусственного нейрона.
	1.2. Разновидности искусственных нейронов. Классификация искусственных нейронных
	сетей и их свойства.
	1.3. Теорема Колмогорова–Арнольда. Работа Хехт-Нильсена. Следствия из теоремы
	Колмогорова-Арнольда-Хехт-Нильсена.
	1.4. Постановка и возможные пути решения задачи обучения искусственных
	нейронных сетей: обучение с учителем, алгоритм обратного распространения ошибки;
	обучение без учителя. 1.5. Настройка числа нейронов в скрытых слоях многослойных нейронных сетей в
	T
	процессе обучения. Алгоритмы сокращения. 1.6. Конструктивные алгоритмы.
	1.6. Конструктивные алгоритмы. 1.7. Персептрон. Многослойный персептрон. Нейронные сети радиальных базисных
	функций. Вероятностная нейронная сеть. Обобщенно-регрессионная нейронная сеть. 1.8. Нейронные сети Кохонена.
	1.9. Нейронные сети колонени. 1.9. Нейронные сети встречного распространения. Нейронные сети Хопфилда.
	Нейронные сети Хэмминга.
	1.10. Двунаправленная ассоциативная память. Каскадные искусственные нейронные
	сети.
	1.11. Сети адаптивной резонансной теории (назначение, описание, структура,
	обучение, применение).
	1.12. Когнитрон и неокогнитрон (назначение, описание, структура, обучение,
	применение).
	1.13. Представление задачи в нейросетевом логическом базисе. Применение ИНС для
	моделирования: статических объектов, классификации, аппроксимации функций,
	кластеризации, временных рядов, линейных динамических объектов.
	1.14. Общие сведения о современных программных средствах и системах моделирования
	искусственных нейронных сетей.
	1.15. Характеристики современных программных средств и систем моделирования
	искусственных нейронных сетей.
	1.16. Общие сведения и характеристики пакета Neural Networks Toolbox системы
	MATLAB. Примеры использования пакета Neural Networks Toolbox при решении задач:
	классификации, аппроксимации функций, прогнозирования значений процесса,
	автоматического выделения центров кластеров.
	1.17. Использование среды Simulink для построения и визуализации искусственных
	нейронных сетей.
2	лабораторные работы в осеннем семестре 4 шт. по 4 часа:
	2.1. Основы программирования в системе MATLAB. Графическая визуализация вычислений
	в системе MATLAB.
	2. 2. Разработка моделей нейрона в системе MATLAB.
	2.3. Алгоритм обратного распространения ошибки.
	2.4. Процедуры настройки и адаптации параметров персептронных нейронных сетей.
<u> </u>	Аппроксимация функций с использованием искусственных нейронных сетей.
3	практические занятия 8 шт. по 2 часа:
	3.1. Персептроны и однослойные персептронные нейронные сети.



- 3.2. Теорема Колмогорова—Арнольда. Работа Хехт-Нильсена 3.3. Исследование радиальных базисных сетей.
- 3.4. Когнитрон и неокогнитрон (назначение, описание, структура, обучение, применение)
- 3.4. Двунаправленная ассоциативная память. Каскадные искусственные нейронные сети.
- 3.5. Исследование самоорганизующихся карт Кохонена.
- 3.6. Классификация с использованием искусственных нейронных сетей.
- 3.7. Общие сведения о современных программных средствах и системах моделирования искусственных нейронных сетей.
- 3.8. Среда Simulink для построения и визуализации искусственных нейронных сетей.
- 4 Расчетно-графическая работа:

«Разработка и анализ данных социологического опроса на основе искусственной нейронной сети (многослойного персептрона)»

- 5 Самостоятельная работа студентов:
  - 4.1. Изучение материалов лекций;
  - 4.2. Подготовка к защите лабораторных работ;
  - 4.3. Подготовка к тесту по теме №1;
  - 4.4. Выполнение расчетно-графической работы;
  - 4.5. Подготовка к экзамену по дисциплине (оценочные материалы приведены в разделе 6 настоящей РПД).

**Текущий контроль:** устный опрос на каждой лекции по материалам предыдущей пары, защита лабораторных работ.

#### 5. ОБРАЗОВАТЕЛЬНЫЕ ТЕХНОЛОГИИ

Таблица - Образовательные технологии, используемые при реализации различных видов учебной занятий по дисциплине

№ п/п	Виды учебных занятий	Образовательные технологии
1	Лекции	Классическая (традиционная, информационная) лекция
2	Лабораторная работа	Технология выполнения лабораторных заданий индивидуально  Допуск к лабораторной работе
3	Практические занятия	Технология обучения на основе решения задач и выполнения упражнений
3	Самостоятельная работа студентов (внеаудиторная)	Информационно-коммуникационные технологии (доступ к ЭИОС филиала, к ЭБС филиала, доступ к информационно-методическим материалам по дисциплине)
4	Контроль (промежуточная аттестация: экзамен)	Технология письменного контроля, в том числе тестирование



### 6. ОЦЕНОЧНЫЕ МАТЕРИАЛЫ ДЛЯ ТЕКУЩЕГО КОНТРОЛЯ И ПРОМЕЖУТОЧНОЙ АТТЕСТАЦИИ – ДЛЯ ОЦЕНКИ КАЧЕСТВА ОСВОЕНИЯ ДИСЦИПЛИНЫ

К промежуточной аттестации студентов по дисциплине могут привлекаться представители работодателей, преподаватели последующих дисциплин, заведующие кафедрами.

Оценка качества освоения дисциплины включает как текущий контроль успеваемости, так и промежуточную аттестацию.



#### Оценочные средства текущего контроля успеваемости:

#### Типовые тесты по теме №1 для проверки знаний студентов:

№ п/п	Вопрос	Варианты ответа	
1.	По каким принципам	В соответствии с принципами организации и функционирования	+
	строятся искусственные	биологических нейронных сетей	т .
	нейронные сети?	По принципам и правилам математической логики	
		В соответствии принципами искусственного интеллекта и теории	
		принятия решений	
		На основе принципов имитационного моделирования сложных систем	
		и процессов	
2.	Кто и когда предложил	У. Маккалох (W. McCulloch) и У. Питтс (W. Pitts) в 1943 г.	+
	первую модель нейрона?	Д. Хебб (D. Hebb) в 1949 г.	
		Ф. Розенблатт (F. Rosenblatt) в 1957 г.	
		Д. Хьюбел (D. Hubel) и Т. Визель (T. Wiesel) в 1959 г.	
3.	Кто и когда впервые	У. Маккалох (W. McCulloch) и У. Питтс (W. Pitts) в 1943 г.	
	предложил правила	Д. Хебб (D. Hebb) в 1949 г.	+
	обучения искусственной	Ф. Розенблатт (F. Rosenblatt) в 1957 г.	
	нейронной сети?	Д. Хьюбел (D. Hubel) и Т. Визель (T. Wiesel) в 1959 г.	
4.	Кто и когда разработал	У. Маккалох (W. McCulloch) и У. Питтс (W. Pitts) в 1943 г.	
	принципы организации и	Д. Хебб (D. Hebb) в 1949 г.	
	функционирования	Ф. Розенблатт (F. Rosenblatt) в 1957 г.	+
	персептронов?	Д. Хьюбел (D. Hubel) и Т. Визель (T. Wiesel) в 1959 г.	
5.	Кто и когда разработал	У. Маккалох (W. McCulloch) и У. Питтс (W. Pitts) в 1943 г.	
	когнитрон?	Д. Хебб (D. Hebb) в 1949 г.	
		Ф. Розенблатт (F. Rosenblatt) в 1957 г.	
_		К. Фукушима (К. Fukushima) в 1975 г.	+
6.	Кто и когда предложил	Д. Хебб (D. Hebb) в 1949 г.	
	нейросетевые модели,	Ф. Розенблатт (F. Rosenblatt) в 1957 г.	
	обучающейся без учителя на	Т. Кохонен (Т. Kohonen) в 1982 г.	+
	основе самоорганизации?	К. Фукушима (К. Fukushima) в 1975 г.	
7.	Кто и когда создал	Ф. Розенблатт (F. Rosenblatt) в 1957 г.	
	адаптивную резонансную	Т. Кохонен (Т. Kohonen) в 1982 г.	
	теорию и модели нейронных сетей на ее основе?	C. Гроссберг (S. Grossberg) в 1987 г.	+
8.	Какими свойствами	Д. Хебб (D. Hebb) в 1949 г.	<b>—</b>
0.	обладают искусственные	• обучение на основе примеров;	+
	нейронные сети?	• извлечение значимой информации и закономерностей из	
	неиронные сети:	избыточных и зашумленных данных;	
		• обобщение предыдущего опыта;	
		• адаптивность к изменению условий функционирования	
		• обучение на основе прецедентов (примеров);	
		• простота лингвистической интерпретации структуры сети и	
		значений синаптических весов нейронов сети;	
		• извлечение значимой информации и закономерностей из	
		избыточных и зашумленных данных;	
		• быстрая сходимость при решении оптимизационных задач;	
		• малое число циклов и длительности времени обучения	
		• некритичность к виду параметров;	
		• обобщение предыдущего опыта;	
1		• извлечение значимой информации и закономерностей из	
1		избыточных и зашумленных данных;	
1		• простота представления экспертных знаний;	
1		• логическая прозрачность структуры нейронной сети	
1		• некритичность к виду параметров;	
1		• обобщение предыдущего опыта;	
1		• извлечение значимой информации и закономерностей из	
1		избыточных и зашумленных данных;	



№ п/п	Вопрос	Варианты ответа	
11/11		• простота представления экспертных знаний;	
		• невозможность использования в реальном масштабе времени	
9.	Когда использование искусственной нейронной сети является целесообразным?	<ul> <li>отсутствует алгоритм решения задачи или неизвестен принцип ее решения, но имеются экспериментальные данные ее решения;</li> <li>задача характеризуется большими объемами информации;</li> <li>данные неполны, зашумлены, избыточны или противоречивы</li> </ul>	+
		<ul> <li>отсутствует алгоритм решения задачи или неизвестен принцип ее решения, и нет экспериментальных данных ее решения;</li> <li>задача характеризуется незначительными объемами информации;</li> <li>данные неполны, зашумлены, избыточны или противоречивы</li> <li>задача характеризуется большими объемами информации;</li> </ul>	
		<ul> <li>необходимо осуществить лингвистическую интерпретацию структуры сети и значений синаптических весов нейронов сети;</li> <li>данные неполны, зашумлены, избыточны или противоречивы</li> <li>задача характеризуется большими объемами информации;</li> </ul>	
		<ul> <li>задача характеризуется облышими объемами информации,</li> <li>требуется объяснить результаты функционирования и моделирования;</li> <li>необходимо осуществить экспертное формирование базы знаний</li> </ul>	
10.	В чем заключается задача кластеризации?	Задача кластеризации состоит в указании принадлежности входного образа, представленного вектором признаков, одному или нескольким предварительно определенным классам.	
		При решении задачи кластеризации отсутствует обучающая выборка с метками классов. Решение задачи кластеризации основано на установлении подобия образов и размещении близких образов в один кластер.	
		Задачей кластеризации является нахождение решения, которое удовлетворяет системе ограничений и максимизирует или минимизирует целевую функцию.	
		Задачей кластеризации является расчет такого входного воздействия, при котором система следует по желаемой траектории, диктуемой эталонной моделью.	
11.	В чем заключается задача аппроксимации?	Задача аппроксимации состоит в указании принадлежности входного образа, представленного вектором признаков, одному или нескольким предварительно определенным классам.	
		При решении задачи аппроксимации отсутствует обучающая выборка с метками классов. Решение задачи аппроксимации основано на установлении подобия образов и размещении близких образов в один класс аппроксимации.	
		Задачей аппроксимации является нахождение решения, которое удовлетворяет системе ограничений и максимизирует или минимизирует целевую функцию.	
		Пусть имеется обучающая выборка, которая генерируется неизвестной функцией. Задача аппроксимации состоит в нахождении оценки этой функции.	
12.	Из каких элементов состоит	Из умножителей, сумматора и нелинейного преобразователя	+
	формальный нейрон?	Из интегратора, линейного преобразователя и нормализатора	
		Из сумматоров, умножителя и нелинейных преобразователей	
10	n	Из сумматоров, умножителя и делителя	
13.	В какой последовательности осуществляется функционирование нейрона?	Во-первых, умножение сигналов на входах нейрона на весовые коэффициенты; во-вторых, суммирование полученных результатов; втретьих, нелинейное преобразование	+
	15	Во-первых, суммирование сигналов на входах нейрона; во-вторых, их нормализация; в-третьих, нелинейное преобразование	
		Во-первых, нормализация сигналов на входах нейрона; во-вторых, их суммирование; в-третьих, нелинейное преобразование	
		Во-первых, умножение сигналов на входах нейрона на весовые коэффициенты; во-вторых, нелинейное преобразование полученных	



		результатов; в-третьих, их суммирование	Ī
№	Вопрос		
п/п	_	Варианты ответа	
14.	Назовите несуществующую	Номинальная	+
	функцию активации нейрона		
		Радиально-базисная	
		Квадратичная	
15.	Какие свойства	• простое выражение для производной;	+
	сигмоидальной функции привели к ее широкому	• дифференцируемость на всей оси абсцисс;	
	распространению в качестве	• усиление слабых сигналов лучше, чем больших, и предотвращение	
	активационной функции для	насыщения от больших сигналов	+
	моделей нейронов?	• возможность использования только либо для положительных, либо для отрицательных значений входных сигналов;	
		<ul> <li>одинаковое усиление малых и больших значений входных</li> </ul>	
		сигналов;	
		• простое выражение для ее производной;	
		• обеспечение хороших алгебраических свойств реализуемого	+
		нелинейного преобразования;	
		• отсутствие ограничений области значений;	
		• предотвращение насыщения от больших сигналов	
		• отсутствие ограничений области значений;	1
		• дифференцируемость на всей оси абсцисс;	
		• простота интегрирования	
16.	Какая из активационных	линейная	
	функций нейрона принимает		
	одно из двух	Знаковая (сигнатурная)	+
	альтернативных значений?	Радиально-базисная	
	Какая из активационных функций нейрона не имеет	Линейная	+
		Сигмоидальная	
	ограничений в области	Знаковая (сигнатурная)	
	значений?	Радиально-базисная	
18.	Какие типы нейронов в	• входные нейроны; промежуточные нейроны; выходные нейроны	+
	искусственной нейронной	• синаптические нейроны; соматические нейроны; дендритные	
	сети можно выделить в	нейроны	
	зависимости от выполняемых ими функций?	• нормализованные нейроны; активационные нейроны;	
	выполняемых ими функции:	неактивационные нейроны	-
		• возбуждающие нейроны; тормозящие нейроны; нейтральные	
10	16	нейроны	<u> </u>
19.	Какие основные типы	• многослойные; полносвязные; слабосвязные	+
	искусственных нейронных сетей можно выделить точки	• однослойные; двуслойные; многослойные	-
	зрения их топологии?	metrical entrementation in the manufacture of the m	-
20	*	• синхронные; асинхронные; комбинированные	1
20.	В каких нейронных сетях каждый нейрон передает	В полносвязных	+
	каждыи неирон передает свой выходной сигнал	В многослойных	-
	остальным нейронам сети?	В слоистых В слабосвязанных	+
21	На какие типы делятся	<ul> <li>монотонные; сети без обратных связей;</li> </ul>	1
۷1.	многослойные нейронные	• монотонные; сети оез ооратных связеи; сети с обратными связями	+
	сети?	•	+
		<ul><li>монотонные; немонотонные; смешанные</li><li>слабосвязанные; сильносвязанные; комбинированные</li></ul>	+
		*	+-
22	Какие существуют	• слоистые; частично-слоистые; неслоистые	+
<i>44.</i>	разновидности нейронных	• слоисто-циклические;	+-
	сетей с обратными связями?	• слоисто-полносвязанные;	+
<b>1</b> 2	•	• полносвязанно-слоистые	+-
<i>2</i> 3.	Со сколькими нейронами в окрестности фон Неймана	4	+
	связан каждый нейрон	6	+
	овизан каждын попроп	Įυ	



	слабосвязной нейронной	8	
30	сети?		
№ п/п	Вопрос	Варианты ответа	
24.	Со сколькими нейронами в	3	
	окрестности Голея связан	4	
	каждый нейрон	6	+
	слабосвязной нейронной сети?	8	
25.	Со сколькими нейронами в	3	
	окрестности Мура связан	4	
	каждый нейрон	6	
	слабосвязной ИНС?	8	+
26.	Какие основные типы	• формальные искусственные нейронные сети;	+
	искусственных нейронных	• релаксационные искусственные нейронные сети;	
	сетей можно выделить точки зрения принципа их	• искусственные нейронные сети, имитирующие свойства естественных нейронных сетей	
	действия?	• формальные искусственные нейронные сети;	
		• квазиформальные;	
		• неформальные	
		• гомогенные;	
		• гетерогенные;	
		• гибридные	
		• гомеостатические;	
		• самонастраивающиеся;	
27	К какому типу	<ul> <li>эволюционирующие</li> <li>К сетям без обратных связей</li> </ul>	+
27.	искусственных нейронных	К сетям осу обратных связси К сетям с обратными связями	
	сетей относится	К слоисто-циклическим сетям с обратными связями	
	многослойный персептрон?	К полносвязно-слоистым сетям	
28.	Чем характеризуются	Нейронами одного типа с единой функцией активации.	+
	гомогенные нейронные	Нейронами одного типа с различной функцией активации.	
	сети?	Нейронами различного типа с единой функцией активации.	
20	***	Нейронами различного типа с различной функцией активации.	
29.	На чем основан принцип действия релаксационных	Основаны на использовании одинаковых или различных по структуре и особенностям функционирования формальных искусственных	
	деиствия релаксационных сетей?	особенностям функционирования формальных искусственных нейронов	
		Основаны на особенностях поведения автономных нелинейных	
		динамических систем, обладающих при фиксированном наборе	
		параметров точками устойчивого равновесия, к которым они приходят	·
		в зависимости от начального состояния	
		Имитируют основные аспекты естественных нейронных сетей	
		Основаны на построении построить такого отображения, чтобы на каждый возможный входной сигнал формировался правильный	
		каждый возможный входной сигнал формировался правильный выходной сигнал	
30.	Что доказывает Теорема	Возможность построения многомерного отображения с помощью	+
	Колмогорова-Арнольда?	математических операций над не более чем двумя переменными	
		Представимость функции многих переменных достаточно общего вида	
		с помощью двухслойной нейронной сети с прямыми полными связями	
		с $n$ нейронами входного слоя, $(2n+1)$ нейронами скрытого слоя с	
		заранее известными ограниченными функциями активации (например, сигмоидальными) и <i>m</i> нейронами выходного слоя с неизвестными	
		функциями активации	
		Решаемость задачи представления функции произвольного вида на	
		нейронной сети и указывает для каждой задачи минимальные числа	
		нейронов сети, необходимых для ее решения	
		Прадоторианна многомору у функций учественно за	
		Представление многомерных функций многих переменных с	'



		использованием однородных двухслойных нейронных сетей с сигмоидальными передаточными функциями	
№ п/п	Вопрос	Варианты ответа	
	Что доказывает теорема Хехт-Нильсена?	Возможность построения многомерного отображения с помощью математических операций над не более чем двумя переменными	
		Представимость функции многих переменных достаточно общего вида с помощью двухслойной нейронной сети с прямыми полными связями с $n$ нейронами входного слоя, $(2n+1)$ нейронами скрытого слоя с заранее известными ограниченными функциями активации (например, сигмоидальными) и $m$ нейронами выходного слоя с неизвестными функциями активации	+
		Представимость любой непрерывной функции трех переменных в виде суммы функций не более двух переменных	
		Представимость непрерывных функций нескольких переменных в виде суперпозиций непрерывных функций одного переменного и сложения	
32.	Укажите верную формулировку «теоремы о полноте»	Любая непрерывная функция нескольких переменных может быть представлена в виде суперпозиций непрерывных функций одного переменного и сложения	
		Любая непрерывная функция трех переменных может быть представлена в виде суммы функций не более двух переменных.	
		Любая многомерная функция нескольких переменных может быть представлена с помощью нейронной сети фиксированной размерности.	
		Любая непрерывная функция на замкнутом ограниченном множестве может быть равномерно приближена функциями, вычисляемыми нейронными сетями, если функция активации нейрона дважды непрерывно дифференцируема и непрерывна	+
33.	Какова цель обучения с учителем искусственной нейронной сети?	Настроить параметры нейронов (синаптические веса и смещения) нейронной сети таким образом, чтобы обеспечить для входных сигналов получение требуемых выходных сигналов.	+
		Изменить структуру и параметры нейронной сети таким образом, чтобы она стала адекватной структуре и параметрам решаемой задачи. Обеспечить минимальную избыточность ИНС.	
		Осуществить установление устойчивых зависимостей между сохраняемыми в искусственной нейронной сети данными.	
34.	К какой группе методов обучения искусственных	Локальной оптимизации с вычислением частных производных первого порядка	+
	нейронных сетей относится алгоритм обратного	Локальной оптимизации с вычислением частных производных первого и второго порядка	
	распространения ошибки (error back propagation)?	Стохастической оптимизации Глобальной оптимизации	
35.	От чего зависит число образов, которые способна распознавать искусственная	От числа слоев, нейронов в этих слоях, числа весов этих нейронов и вида активационных функций нейронов	+
	нейронная сеть?	От числа нейронов От числа нейронов и от числа весов этих нейронов	
36.	Когда прекращается процесс обучения искусственной	От числа слоев и нейронов в этих слоях Либо когда пройдено определенное количество эпох обучения, либо когда ошибка достигнет некоторого определенного малого уровня,	
	нейронной сети?	либо когда ошибка перестанет уменьшаться Когда структуру и параметры ИНС изменились таким образом, что она	
		стала адекватной структуре и параметрам решаемой задачи Когда обеспечена минимальная избыточность ИНС	
		Когда установились устойчивые зависимости между сохраняемыми в искусственной нейронной сети данными.	
37.	В чем выражается способность к обобщению	Это способность нейронной сети делать точный прогноз на данных, не принадлежащих исходному обучающему множеству	+
	искусственной нейронной сети?	Это возможность агрегирования исходных данных в нейронной сети для получения обобщенной оценки.	



		Это способность нейронной генерировать новые гипотезы	
		Это способность нейронной сети увеличивать объем запоминаемой	
		информации по результатам длительного обучения	
N₂	Вопрос	Варианты ответа	
п/п	_	-	
38.	В чем выражается эффект	В чрезмерно точной подгонке выходных значений сети в случае	+
	переобучения нейронной	слишком долгого ее обучения при условии, избыточно «мощной» сети	
	сети?	В неспособности забывать накопленный опыт сети при ее повторном	
		обучении	
		В улучшении прогностических возможностей сети по результатам длительного обучения	-
		В увеличении зависимости от качества обучающей выборки в процессе	
		обучения	
39.	Каково назначение кросс-	Независимый контроль результата в ходе алгоритма.	+
0).	проверки нейронной сети?	Сравнение результатов обучения сети с различной структурой на одной	
		и той же части выборки.	
		Независимый контроль работы различных слов нейронной сети.	
		Независимый контроль работы различных слов нейронной сети, так и	[
		отдельных нейронов.	
40.	Какова цель обучения без	Настроить параметры нейронов (синаптические веса и смещения)	
	учителя искусственной	нейронной сети лишь с использованием входных сигналов таким	
	нейронной сети?	образом, чтобы предъявление достаточно близких входных сигналов	:
		давало одинаковые выходные сигналы.	
		Изменить структуру и параметры нейронной сети таким образом,	
		чтобы она стала адекватной структуре и параметрам решаемой задачи.	
		Настроить параметры нейронов (синаптические веса и смещения)	
		нейронной сети таким образом, чтобы обеспечить для входных сигналов получение требуемых выходных сигналов.	-
		Осуществить установление устойчивых зависимостей между сохраняемыми в искусственной нейронной сети данными.	
41	Чем отличается сигнальный	В сигнальном методе обучения Хебба усиливаются веса связей между	+
	метод обучения Хебба от	возбужденными нейронами, а в дифференциальном методе обучения	
	дифференциального?	Хебба более интенсивно изменяются веса связей, соединяющие	;
		нейроны, выходы которых наиболее динамично изменились.	
		В сигнальном методе обучения Хебба изменяются только веса	
		смежных нейронов, а в дифференциальном методе обучения Хебба –	-
		изменяются веса нейронов, непосредственно не связанных друг с	:
		другом.	
		В сигнальном методе обучения Хебба веса нейронов из соседних слоев	1
		изменяются попарно, а в дифференциальном методе обучения Хебба –	1
		изменяются веса сразу групп нейронов.	
		В сигнальном методе обучения Хебба изменяются веса нейронов	
		одновременно всей сети, а в дифференциальном методе обучения Хебба – последовательно от слоя к слою.	-
42	В чем заключается суть	Минимизация разницы между входными сигналами нейрона,	+
72.	алгоритма обучения без	поступающими с выходов нейронов предыдущего слоя, и весовыми	
	учителя т. Кохонена?	коэффициентами его синапсов	
	,	Настройка параметров нейронов для усиления весов связей между	
		возбужденными нейронами	
		Быстрое синхронное изменение весов всех нейронов одновременно для	
		всей сети.	
		Возможность использования ограниченного количества входных	
		сигналов для обучения без ухудшения качества обучения.	
43.	В чем заключается	Сокращение числа нейронов в скрытых слоях	+
	назначение алгоритмов	Сокращение числа нейронов во входном и скрытых слоях	
	сокращения (pruning	Сокращение числа синапсов в скрытых слоях	
	algorithms) ИНС?	Сокращение числа синапсов во входном и скрытых слоях	
44.	В чем заключается	Увеличение числа нейронов в скрытых слоях	
	назначение конструктивных	Увеличение и сокращение нейронов в скрытых слоях	



алгоритм	юв (constructive	Увеличение числа синапсов в скрытых слоях нейронной сети			
algorithm	ns) нейронной сети?	Увеличение и сокращение числа синапсов во входном и скрытых слоях			

#### Краткое содержание РГР:

«Разработка и анализ данных социологического опроса на основе искусственной нейронной сети (многослойного персептрона)»

**Постановка задачи.** Исходные данные представляют собой материалы социологического опроса, по 14 вопросам (признакам), отражающим социальный статус опрашиваемого:

 $x_1$  – возраст, лет;

 $x_2 - пол;$ 

х<sub>3</sub> – образование;

х4 – базовая профессия;

х5 — национальность;

 $x_6$  – самооценка социального слоя;

х7 – отношение к религии;

 $x_8$  — род занятий;

х<sub>9</sub> – основное место работы;

 $x_{10}$  – сфера деятельности;

х<sub>11</sub> – средний доход члена семьи, руб.;

 $x_{12}$  — самооценка уровня доходов;

х<sub>13</sub> – тип населенного пункта, где проживает опрашиваемый;

 $x_{14}$  — политическая ориентация.

Среди перечисленных только два признака  $(x_1 \ u \ x_{11})$  имеют количественный характер, три признака  $(x_4, x_5 \ u \ x_7)$  — чисто качественный, остальные — качественный, выраженный в псевдоколичественной форме.

Заметим, что признак  $x_{14}$  (политическая ориентация) представляется здесь «выходной» или «основной» следственной переменной, определяемой или формируемой другими (причинными) переменными  $x_1, ..., x_{13}$ . Действительно, можно предположить, что уровень доходов в семье формирует политическую ориентацию, обратное вряд ли имеет место, хотя и может иметь место; аналогичные соображения можно провести и по другим признакам.

В связи с этим, сформулируем следующую задачу исследований: выявить причинноследственные связи между политической ориентацией субъекта  $(x_{14})$  и признаками, характеризующими его социальное положение  $(x_1, ..., x_{13})$ .

**Методы исследований.** При выборе метода исследований необходимо учесть тот факт, что большинство из признаков – качественные, и поэтому имеющиеся данные требуют применения специальных приемов исследования. При анализе же псевдоколичественных данных необходимо принимать во внимание невозможность в большинстве случаев установления между ними отношений эквивалентности и предпочтения, что влечет трудности в определении мер сходства и т. п. Это, в свою очередь, при применении к ним приемов и формул обработки, разработанных для количественных переменных (например, регрессионного, корреляционного или дискриминантного анализов) приводит к крайне низкой достоверности получаемых результатов.

Поэтому выберем в качестве методов исследования менее чувствительные к выполнению вероятностных предпосылок нейросетевые методы.

#### Задачи исследований.

- 1) Определение признаков, наиболее существенно влияющих на выбранную выходную переменную (отклик).
- 2) Построение искусственной нейронной сети, отражающей причинно-следственные связи между откликом и входными признаками.
  - 3) Интерпретация результатов.



#### Примеры вопросов к защите РГР:

- 1. Охарактеризуйте особенности многослойного персептрона.
- 2. Опишите структуру и функции нейропопободного нейрона многослойного персептрона.
- 3. Опишите алгоритм обратного распространения ошибок для обучения многослойного персептрона.
  - 4. Приведите классификацию искусственных нейронных сетей.

Оценочные средства для промежуточной аттестации:

#### Примеры вопросов к экзамену по дисциплине:

- 1. Области применения искусственных нейронных сетей.
- 2. Биологический нейрон. Структура и свойства искусственного нейрона.
- 3. Разновидности искусственных нейронов.
- 4. Классификация искусственных нейронных сетей и их свойства.
- 5. Теорема Колмогорова-Арнольда.
- 6. Работа Хехт-Нильсена. Следствия из теоремы Колмогорова-Арнольда-Хехт-Нильсена
- 7. Постановка и возможные пути решения задачи обучения искусственных нейронных сетей.
  - 8. Обучение с учителем, алгоритм обратного распространения ошибки.
  - 9. Обучение без учителя.
- 10. Настройка числа нейронов в скрытых слоях многослойных нейронных сетей в процессе обучения. Алгоритмы сокращения. Конструктивные алгоритмы.
  - 11. Персептрон.
  - 12. Многослойный персептрон.
  - 13. Нейронные сети радиальных базисных функций.
  - 14. Вероятностная нейронная сеть.
  - 15. Обобщенно-регрессионная нейронная сеть.
  - 16. Нейронные сети Кохонена.
  - 17. Нейронные сети встречного распространения.
  - 18. Нейронные сети Хопфилда.
  - 19. Нейронные сети Хэмминга.
  - 20. Двунаправленная ассоциативная память.
  - 21. Каскадные искусственные нейронные сети.
  - 22. Сети адаптивной резонансной теории.
  - 23. Когнитрон и неокогнитрон.
  - 24. Представление задачи в нейросетевом логическом базисе.
- 25. Применение ИНС для моделирования статических объектов, классификации, аппроксимации функций.
- 26. Применение ИНС для кластеризации, временных рядов, линейных динамических объектов.
- 27. Общие сведения о современных программных средствах и системах моделирования искусственных нейронных сетей. Характеристики современных программных средств и систем моделирования искусственных нейронных сетей.

В филиале используется система с традиционной шкалой оценок — "отлично", "хорошо", "удовлетворительно", "неудовлетворительно", "зачтено", "не зачтено" (далее - пятибалльная система).

Форма промежуточной аттестации по настоящей дисциплине – экзамен.

Применяемые критерии оценивания по дисциплинам (в соответствии с инструктивным



### письмом НИУ МЭИ от 14 мая 2012 года № И-23):

Оценка	Критерии оценки результатов						
ПО	обучения по дисциплине						
дисциплине							
«отлично»/	Выставляется обучающемуся, обнаружившему всестороннее, систематическое и						
«зачтено	глубокое знание материалов изученной дисциплины, умение свободно выполнять						
(отлично)»/	задания, предусмотренные программой, усвоивший основную и знакомый с						
«зачтено»	дополнительной литературой, рекомендованной рабочей программой						
«зачтено»	дисциплины; проявившему творческие способности в понимании, изложении и						
	использовании материалов изученной дисциплины, безупречно ответившен						
	только на вопросы билета, но и на дополнительные вопросы в рамках рабочей						
	программы дисциплины, правильно выполнившему практическое задание.						
	Оценка по дисциплине выставляются обучающемуся с учётом результатов						
	текущего контроля.						
	Компетенции, закреплённые за дисциплиной, сформированы на уровне – «эталонный».						
«хорошо»/	Выставляется обучающемуся, обнаружившему полное знание материала						
«зачтено	изученной дисциплины, успешно выполняющему предусмотренные задания,						
(хорошо)»/	усвоившему основную литературу, рекомендованную рабочей программой						
«зачтено»	дисциплины; показавшему систематический характер знаний по дисциплине,						
	ответившему на все вопросы билета, правильно выполнивший практическое						
	задание, но допустивший при этом непринципиальные ошибки. Оценка по						
	дисциплине выставляются обучающемуся с учётом результатов текущего						
	контроля.						
	Компетенции, закреплённые за дисциплиной, сформированы на уровне –						
	«продвинутый».						
«удовлетвор	Выставляется обучающемуся, обнаружившему знание материала изученной						
ительно»/	дисциплины в объеме, необходимом для дальнейшей учебы и предстоящей						
«зачтено	работы по профессии, справляющемуся с выполнением заданий, знакомому с						
(удовлетвор	основной литературой, рекомендованной рабочей программой дисциплины;						
ительно)»/	допустившему погрешность в ответе на теоретические вопросы и/или при						
«зачтено»	выполнении практических заданий, но обладающему необходимыми знаниями						
	для их устранения под руководством преподавателя, либо неправильно						
	выполнившему практическое задание, но по указанию преподавателя						
	выполнившему другие практические задания из того же раздела дисциплины						
	Компетенции, закреплённые за дисциплиной, сформированы на уровне –						
	«пороговый».						
«неудовлетв	Выставляется обучающемуся, обнаружившему серьезные пробелы в знаниях						
орительно»/	основного материала изученной дисциплины, допустившему принципиальные						
не зачтено	ошибки в выполнении заданий, не ответившему на все вопросы билета и						
	дополнительные вопросы и неправильно выполнившему практическое задание						
	(неправильное выполнение только практического задания не является						
	однозначной причиной для выставления оценки «неудовлетворительно»). Как						
	правило, оценка «неудовлетворительно ставится студентам, которые не могут						
	продолжить обучение по образовательной программе без дополнительных						
	занятий по соответствующей дисциплине. Оценка по дисциплине выставляются						
	обучающемуся с учётом результатов текущего контроля.						
	Компетенции на уровне «пороговый», закреплённые за дисциплиной, не						
	сформированы.						
	-4-LL.						



#### 7. МАТЕРИАЛЬНО-ТЕХНИЧЕСКОЕ ОБЕСПЕЧЕНИЕ ДИСЦИПЛИНЫ

#### Учебное и учебно-лабораторное оборудование

Учебная аудитория для проведения занятий семинарского типа, групповых и индивидуальных консультаций, текущего контроля и промежуточной аттестации, оснащенная:

- специализированной мебелью; доской аудиторной; демонстрационным оборудованием: персональным компьютером (ноутбуком); переносным (стационарным) проектором

Учебная аудитория для лабораторных работ, выполняемых в компьютерном классе, оснащенная:

- специализированной мебелью; доской аудиторной; персональными компьютерами с подключением к сети "Интернет" и доступом в ЭИОС филиала.

Для самостоятельной работы обучающихся по дисциплине используется помещение для самостоятельной работы обучающихся, оснащенное:

- специализированной мебелью; доской аудиторной; персональным компьютерами с подключением к сети "Интернет" и доступом в ЭИОС филиала.

#### Программное обеспечение

При проведении лабораторных работ предусматривается использование персональных компьютеров, оснащенных необходимым комплектом лицензионного программного обеспечения: Windows Pro 7, 8, 10, Office 2003, 2007, 2010, Matlab.



#### 8. ОБЕСПЕЧЕНИЕ ОБРАЗОВАТЕЛЬНОГО ПРОЦЕССА ДЛЯ ЛИЦ С ОГРАНИЧЕННЫМИ ВОЗМОЖНОСТЯМИ ЗДОРОВЬЯ И ИНВАЛИДОВ

В ходе реализации дисциплины используются следующие дополнительные методы обучения, текущего контроля успеваемости и промежуточной аттестации обучающихся в зависимости от их индивидуальных особенностей:

#### для слепых и слабовидящих:

- лекции оформляются в виде электронного документа, доступного с помощью компьютера со специализированным программным обеспечением;
- письменные задания выполняются на компьютере со специализированным программным обеспечением, или могут быть заменены устным ответом;
  - обеспечивается индивидуальное равномерное освещение не менее 300 люкс;
- для выполнения задания при необходимости предоставляется увеличивающее устройство; возможно также использование собственных увеличивающих устройств;
  - письменные задания оформляются увеличенным шрифтом;
- экзамен и зачёт проводятся в устной форме или выполняются в письменной форме на компьютере.

#### для глухих и слабослышащих:

- лекции оформляются в виде электронного документа;
- письменные задания выполняются на компьютере в письменной форме;
- экзамен и зачёт проводятся в письменной форме на компьютере; возможно проведение в форме тестирования.

#### для лиц с нарушениями опорно-двигательного аппарата:

- лекции оформляются в виде электронного документа, доступного с помощью компьютера со специализированным программным обеспечением;
- письменные задания выполняются на компьютере со специализированным программным обеспечением;
- экзамен и зачёт проводятся в устной форме или выполняются в письменной форме на компьютере;
- используется специальная учебная аудитория для лиц с ЛОВЗ ауд. 106 главного учебного корпуса по адресу 214013, г. Смоленск, Энергетический пр-д, д.1, здание энергетического института (основной корпус).

При необходимости предусматривается увеличение времени для подготовки ответа.

Процедура проведения промежуточной аттестации для обучающихся устанавливается с учётом их индивидуальных психофизических особенностей. Промежуточная аттестация может проводиться в несколько этапов.

При проведении процедуры оценивания результатов обучения предусматривается использование технических средств, необходимых в связи с индивидуальными особенностями обучающихся. Эти средства могут быть предоставлены филиалом, или могут использоваться собственные технические средства.

Проведение процедуры оценивания результатов обучения допускается с использованием дистанционных образовательных технологий.

Обеспечивается доступ к информационным и библиографическим ресурсам в сети Интернет для каждого обучающегося в формах, адаптированных к ограничениям их здоровья и восприятия информации:

#### для слепых и слабовидящих:

- в печатной форме увеличенным шрифтом;
- в форме электронного документа;



- в форме аудиофайла.

#### для глухих и слабослышащих:

- в печатной форме;
- в форме электронного документа.

#### для обучающихся с нарушениями опорно-двигательного аппарата:

- в печатной форме;
- в форме электронного документа;
- в форме аудиофайла.

### 9. УЧЕБНО-МЕТОДИЧЕСКОЕ И ИНФОРМАЦИОННОЕ ОБЕСПЕЧЕНИЕ ДИСЦИПЛИНЫ

#### Основная литература.

- 1. Хайкин С. Нейронные сети. Полный курс. М.: Вильямс, 2006. 1104 с.
- 2. Дьяконов В.П., Абраменкова И.В., Круглов В.В. МАТLAВ с пакетами расширений. М: Нолидж, 2001.
- 3. Рутковская Д., Пилинський М., Рутковский Л. Нейронные сети, генетические алгоритмы и нечеткие системы. М. Горячая линия Телеком, 2012. 383 с.

#### Дополнительная литература.

- 1. Круглов В.В., Дли М.И., Голунов Р.Ю. Нечёткая логика и искусственные нейронные сети. М.: Физматлит, 2001.
- 2. Комашинский В. И., Смирнов Д.А. Нейронные сети и их применение в системах управления и связи. М.: Горячая линия Телеком, 2002.

#### Список авторских методических разработок.

1. Круглов В.В., Борисов В.В. Искусственные нейронные сети. Теория и практика. 2-е изд. стереотип. – М. Горячая линия – Телеком, 2001. – 312 с.



	ЛИСТ РЕГИСТРАЦИИ ИЗМЕНЕНИЙ												
Ном ер изме нени я	изме ненн ых	заме ненн ых	страни нов ых	ц анну лиро ванн ых	Всего стран иц в докум енте	Наименование и № документа, вводящего изменения	Подпись, Ф.И.О. внесшего изменения в данный экземпляр	Дата внесения изменения в данный экземпляр	Дата введения изменения				
1	2	3	4	5	6	7	8	9	10				