

МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИЙСКОЙ
ФЕДЕРАЦИИ
Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего
образования
"САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ
АЭРОКОСМИЧЕСКОГО ПРИБОРОСТРОЕНИЯ"

Кафедра № 43

УТВЕРЖДАЮ

Руководитель образовательной программы

Доц. К.Т.Н.

(должность, уч. степень, звание)

А.А. Фоменкова

(инициалы, фамилия)

(подпись)

«16» февраля 2026 г

РАБОЧАЯ ПРОГРАММА ДИСЦИПЛИНЫ

«Интеллектуальный анализ данных на основе методов машинного обучения»
(Наименование дисциплины)

Код направления подготовки/ специальности	09.03.04
Наименование направления подготовки/ специальности	Программная инженерия
Наименование направленности/ специализации	Проектирование программных систем
Форма обучения	заочная
Год приема	2026

Лист согласования рабочей программы дисциплины

Программу составил (а)

доцент, к.т.н

(должность, уч. степень, звание)

12.02.26

(подпись, дата)

В.Ю. Скобцов

(инициалы, фамилия)

Программа одобрена на заседании кафедры № 43

«16» февраля 2026 г, протокол № 02/2026

Заведующий кафедрой № 43

д.т.н., проф.

(уч. степень, звание)

16.02.26

(подпись, дата)

М.Ю. Охтилев

(инициалы, фамилия)

Заместитель директора института №4 по методической работе

доц. к.т.н.

(должность, уч. степень, звание)

16.02.26

(подпись, дата)

А.А. Фоменкова

(инициалы, фамилия)

Аннотация

Дисциплина «Интеллектуальный анализ данных на основе методов машинного обучения» входит в образовательную программу высшего образования – программу бакалавриата по направлению подготовки/ специальности 09.03.04 «Программная инженерия» направленности/специализации «Проектирование программных систем». Дисциплина реализуется кафедрой «№43».

Дисциплина нацелена на формирование у выпускника следующих компетенций:

ПК-6 «Готовность использовать знание основных методов искусственного интеллекта в последующей профессиональной деятельности»

Содержание дисциплины охватывает круг вопросов, связанных с машинным обучением, а именно его современным развитием – глубоким обучением, как современной методологией интеллектуального анализа данных в программной инженерии, и ее применением в программно-алгоритмическом обеспечении информационных систем, для повышения качества системного анализа данных в информационных технологиях.

Преподавание дисциплины предусматривает следующие формы организации учебного процесса: лекции, лабораторные работы, самостоятельная работа обучающегося, курсовое проектирование.

Программой дисциплины предусмотрены следующие виды контроля: текущий контроль успеваемости, промежуточная аттестация в форме экзамена (9 семестр).

Общая трудоемкость освоения дисциплины составляет 5 зачетных единиц, 180 часов.

Язык обучения по дисциплине «русский»

1. Перечень планируемых результатов обучения по дисциплине

1.1. Цели преподавания дисциплины

Изучение полидисциплинарных знаний в информационных системах с применением современных разделов искусственного интеллекта. Получение навыков профессионального владения в области интеллектуального анализа данных на основе современных методов машинного/глубокого обучения в разработке информационных аналитических систем, в частности, решении задач интеллектуального анализа данных средствами математического, алгоритмического и программного обеспечения: предварительного анализа, обработки и представления данных, классификации объектов различной природы, построения регрессионных зависимостей и прогнозирования процессов реального мира на основе рядов данных различной природы, компьютерного зрения, анализа текстовых данных.

1.2. Дисциплина входит в состав части, формируемой участниками образовательных отношений, образовательной программы высшего образования (далее – ОП ВО).

1.3. Перечень планируемых результатов обучения по дисциплине, соотнесенных с планируемыми результатами освоения ОП ВО.

В результате изучения дисциплины обучающийся должен обладать следующими компетенциями или их частями. Компетенции и индикаторы их достижения приведены в таблице 1.

Таблица 1 – Перечень компетенций и индикаторов их достижения

Категория (группа) компетенции	Код и наименование компетенции	Код и наименование индикатора достижения компетенции
Профессиональные компетенции	ПК-6 Готовность использовать знание основных методов искусственного интеллекта в последующей профессиональной деятельности	ПК-6.3.1 знать математические методы искусственного интеллекта и обработки данных ПК-6.3.2 знать основные методы, модели и алгоритмы искусственного интеллекта и области их применения ПК-6.У.1 уметь применять методы, модели и алгоритмы искусственного интеллекта при проектировании и разработке специального программного обеспечения ПК-6.У.2 уметь ставить задачи и выполнять проектирование систем искусственного интеллекта ПК-6.В.1 владеть навыками использования инструментальных средств разработки систем искусственного интеллекта

2. Место дисциплины в структуре ОП

Дисциплина может базироваться на знаниях, ранее приобретенных обучающимися при изучении следующих дисциплин:

- Основы машинного обучения,
- Прикладные модели оптимизации,
- Вычислительная математика,
- Прикладная теория вероятностей и статистика,
- Теория вероятностей,
- Математика. Математический анализ,
- Математика. Аналитическая геометрия и линейная алгебра,
- Дискретная математика,

- Основы программирования,
- Алгоритмы и структуры данных,
- Объектно-ориентированное программирование,
- Проектирование программных систем.

Знания, полученные при изучении материала данной дисциплины, имеют как самостоятельное значение, так и используются при изучении других дисциплин:

- Системы искусственного интеллекта,
- Дипломное проектирование,
- Производственная преддипломная практика.

3. Объем и трудоемкость дисциплины

Данные об общем объеме дисциплины, трудоемкости отдельных видов учебной работы по дисциплине (и распределение этой трудоемкости по семестрам) представлены в таблице 2.

Таблица 2 – Объем и трудоемкость дисциплины

Вид учебной работы	Всего	Трудоемкость по семестрам
		№9
1	2	3
Общая трудоемкость дисциплины, ЗЕ/ (час)	5/ 180	5/ 180
Из них часов практической подготовки	16	16
Аудиторные занятия, всего час.	24	24
в том числе:		
лекции (Л), (час)	8	8
практические/семинарские занятия (ПЗ), (час)		
лабораторные работы (ЛР), (час)	8	8
курсовой проект (работа) (КП, КР), (час)	8	8
экзамен, (час)	9	9
Самостоятельная работа, всего (час)	147	147
Вид промежуточной аттестации: зачет, дифф. зачет, экзамен (Зачет, Дифф. зач, Экз.)	Экз., Курс. Пр.	Экз., Курс. Пр.

4. Содержание дисциплины

4.1. Распределение трудоемкости дисциплины по разделам и видам занятий.

Разделы, темы дисциплины и их трудоемкость приведены в таблице 3.

Разделы, темы дисциплины	Лекции (час)	ПЗ (СЗ) (час)	ЛР (час)	КП (час)	СРС (час)
Семестр 9					
Раздел 1. Машинное/глубокое обучение как современная методология интеллектуального анализа данных. Тема 1.1. Определение и задачи машинного/глубокого обучения. Типы систем машинного/глубокого обучения, виды обучения. Тема 1.2. Данные в машинном обучении. Тема 1.3. Основные метрики оценки моделей машинного/глубокого обучения. Тема 1.4. Python для задач интеллектуального	1		0.5		12

анализа и обработки данных на основе методологии машинного обучения. Среда разработки Anaconda, инструменты Spider и Jupyter Notebook. Основные пакеты разработки систем машинного обучения. Полный проект интеллектуального анализа данных на основе методологии машинного/глубокого обучения.					
Раздел 2. Основы искусственных нейронных сетей. Тема 2.1. Биологический нейрон, как элемент мозга. История искусственных нейронных сетей. Основные задачи, решаемые искусственными нейронными сетями. Примеры применения искусственных нейронных сетей. Тема 2.2. Модель искусственного нейрона. Виды активационных функций. Основные компоненты и виды нейронных сетей. Тема 2.3. Типы обучения нейронных сетей. Теорема Колмогорова.	0.5		0.5		12
Раздел 3. Глубокое обучение основные понятия и концепции Тема 3.1. Глубокое обучение, определение и концепция. Глубокая нейронная сеть, принцип обучения и работы. Тема 3.2. Представление данных для нейронных сетей: структурирование данных, тензоры как основная структура данных глубокого обучения, геометрическая интерпретация операций с тензорами и глубокого обучения. Тема 3.3. Базовый алгоритм обучения нейронных сетей – алгоритм обратного распространения ошибки или градиентного спуска. Тема 3.4. Фреймворк Keras – базовый инструмент разработки нейронных сетей глубокого обучения. Тема 3.5. Полносвязные нейронные сети. Сравнение с моделью логистической регрессии. Пример решения задачи распознавания полносвязной сетью, реализованной на языке Python средствами Keras. Тема 3.6. Проблемы исчезновения и взрывного роста градиентов. Методы решения: инициализация весовых коэффициентов, ненасыщаемые функции активации, пакетная нормализация. Тема 3.7. Современные методы и алгоритмы обучения нейронных сетей: пакетное обучение, мини-пакетное обучение, стохастический градиентный спуск, моментная оптимизация, ускоренный градиент Нестерова, алгоритм AdaGrad, алгоритм RMSProp, алгоритм Adam. Тема 3.8. Регуляризация нейросетевых моделей: раннее прекращение, динамическое изменение скорости обучения и применение обратных вызовов для воздействия на модель в ходе обучения; L1, L2 регуляризация; регуляризация исключением – dropout; регуляризация дополнением данных. Тема 3.10 Примеры решения задач регрессионного и классификационного анализа последовательностей данных полносвязными нейронными сетями.	1		1		15

Раздел 4. Сверточные нейронные сети. Тема 4.1. Сверточные 2-мерные нейронные сети: архитектура, основные операции и принципы работы сверточной сети. Примеры решения задач компьютерного зрения 2-мерными сверточными сетями. Тема 4.2. Использование предварительно обученной сверточной нейронной сети и ее дообучение. Тема 4.3. Сверточные 1-мерные нейронные сети: анализ последовательностей данных. Примеры решения задач регрессионного и классификационного анализа последовательностей данных.	1.5		1.5		15
Раздел 5. Рекуррентные нейронные сети (РНС). Тема 5.1. Рекуррентные нейронные сети: архитектура и принципы работы, основные задачи машинного/глубокого обучения анализа последовательностей данных. Тема 5.2. Простые РНС. Тема 5.3. РНС типа Long Short-Term Memory – LSTM РНС. Тема 5.4. РНС типа Gated Recurrent Units – GRU РНС. Тема 5.5. Улучшенные методы использования рекуррентных нейронных сетей: рекуррентный dropout, последовательное объединение рекуррентных нейронных слоев, двунаправленные РНС. Тема 5.6. Примеры программных реализаций рекуррентных нейронных сетей и решения задач регрессионного и классификационного анализа последовательностей данных.	1.5		1.5		15
Раздел 6. Автокодировщики. Тема 6.1. Архитектура автокодировщика и принципы работы, обучение. Тема 6.2. Сжимающие автокодировщики. Анализ главных компонентов с помощью сжимающего линейного автокодировщика. Пример программной реализации. Тема 6.3. Многослойные автокодировщики. Пример программной реализации. Тема 6.4. Шумоподавляющие автокодировщики. Пример программной реализации. Тема 6.5. Сверточные автокодировщики. Пример программной реализации. Тема 6.6. Рекуррентные автокодировщики. Пример программной реализации. Тема 6.7. Обучение нейронных сетей на частично размеченных данных. Предобучение и точная настройка нейронной сети. Предобучение с применением ограниченных машин Больцмана. Предобучение с использованием автокодировщиков. Примеры программной реализации.	1		1.5		15

Раздел 7. Нейросетевая обработка текстовых данных (Natural language processing – NLP). Тема 7.1. Подготовка текстовых данных: стандартизация и токенизация. Тема 7.2. Прямое кодирование слов и символов. Прямое хеширование признаков (one-hot hashing trick). Тема 7.3. Индексирование словаря. Использование слоя TextVectorization. Тема 7.4. Представление групп слов множествами: униграммы, биграммы, нормализованные биграммы с TF-IDF кодированием. Тема 7.5. Представление групп слов как последовательностей: прямое кодирование, векторное компактное представление, слой Embedding, предварительно обученные векторные представления текстовых данных Word2vec и GloVe. Примеры решения задачи анализа и обработки текстовых данных.	1.5		1.5		14
Выполнение курсового проекта				8	49
Итого в семестре:	8	0	8	8	147
Итого	8	0	8	8	147

Практическая подготовка заключается в непосредственном выполнении обучающимися определенных трудовых функций, связанных с будущей профессиональной деятельностью.

4.2. Содержание разделов и тем лекционных занятий.

Содержание разделов и тем лекционных занятий приведено в таблице 4.

Таблица 4 – Содержание разделов и тем лекционного цикла

Номер раздела	Название и содержание разделов и тем лекционных занятий
1.	Раздел 1. Машинное/глубокое обучение как современная методология интеллектуального анализа данных. Тема 1.1. Определение и задачи машинного/глубокого обучения. Типы систем машинного/глубокого обучения, виды обучения. Тема 1.2. Данные в машинном обучении. Тема 1.3. Основные метрики оценки моделей машинного/глубокого обучения. Тема 1.4. Python для задач интеллектуального анализа и обработки данных на основе методологии машинного обучения. Среда разработки Anaconda, инструменты Spider и Jupyter Notebook. Основные пакеты разработки систем машинного обучения. Полный проект интеллектуального анализа данных на основе методологии машинного/глубокого обучения.
2.	Раздел 2. Основы искусственных нейронных сетей. Тема 2.1. Биологический нейрон, как элемент мозга. История искусственных нейронных сетей. Основные задачи, решаемые искусственными нейронными сетями. Примеры применения искусственных нейронных сетей. Тема 2.2. Модель искусственного нейрона. Виды активационных функций. Основные компоненты и виды нейронных сетей. Тема 2.3. Типы обучения нейронных сетей. Теорема Колмогорова.

3.	Раздел 3. Глубокое обучение основные понятия и концепции Тема 3.1. Глубокое обучение, определение и концепция. Глубокая нейронная сеть, принцип обучения и работы. Тема 3.2. Представление данных для нейронных сетей: структурирование данных, тензоры как основная структура данных глубокого обучения, геометрическая интерпретация операций с тензорами и глубокого обучения. Тема 3.3. Базовый алгоритм обучения нейронных сетей – алгоритм обратного распространения ошибки или градиентного спуска. Тема 3.4. Фреймворк Keras – базовый инструмент разработки нейронных сетей глубокого обучения. Тема 3.5. Полносвязные нейронные сети. Сравнение с моделью логистической регрессии. Пример решения задачи распознавания полносвязной сетью, реализованной на языке Python средствами Keras. Тема 3.6. Проблемы исчезновения и взрывного роста градиентов. Методы решения: инициализация весовых коэффициентов, ненасыщаемые функции активации, пакетная нормализация. Тема 3.7. Современные методы и алгоритмы обучения нейронных сетей: пакетное обучение, мини-пакетное обучение, стохастический градиентный спуск, моментная оптимизация, ускоренный градиент Нестерова, алгоритм AdaGrad, алгоритм RMSProp, алгоритм Adam. Тема 3.8. Регуляризация нейросетевых моделей: раннее прекращение, динамическое изменение скорости обучения и применение обратных вызовов для воздействия на модель в ходе обучения; l1, l2 регуляризация; регуляризация исключением – dropout; регуляризация дополнением данных.
4.	Раздел 4. Сверточные нейронные сети. Тема 4.1. Сверточные 2-мерные нейронные сети: архитектура, основные операции и принципы работы сверточной сети. Примеры решения задач компьютерного зрения 2-мерными сверточными сетями. Тема 4.2. Использование предварительно обученной сверточной нейронной сети и ее дообучение. Тема 4.3. Сверточные 1-мерные нейронные сети: анализ последовательностей данных. Примеры решения задач регрессионного и классификационного анализа последовательностей данных.
5.	Раздел 5. Рекуррентные нейронные сети (РНС). Тема 5.1. Рекуррентные нейронные сети: архитектура и принципы работы, основные задачи машинного/глубокого обучения анализа последовательностей данных. Тема 5.2. Простые РНС. Тема 5.3. РНС типа Long Short-Term Memory – LSTM РНС. Тема 5.4. РНС типа Gated Recurrent Units – GRU РНС. Тема 5.5. Улучшенные методы использования рекуррентных нейронных сетей: рекуррентный dropout, последовательное объединение рекуррентных нейронных слоев, двунаправленные РНС. Тема 5.6. Примеры программных реализаций и решения задач регрессионного и классификационного анализа последовательностей данных.
6.	Раздел 6. Автокодировщики. Тема 6.1. Архитектура автокодировщика и принципы работы, обучение. Тема 6.2. Сжимающие автокодировщики. Анализ главных компонент с помощью сжимающего линейного автокодировщика. Пример программной реализации. Тема 6.3. Многослойные автокодировщики. Пример программной реализации. Тема 6.4. Шумоподавляющие автокодировщики. Пример программной

	реализации. Тема 6.5. Сверточные автокодировщики. Пример программной реализации. Тема 6.6. Рекуррентные автокодировщики. Пример программной реализации. Тема 6.7. Обучение нейронных сетей на частично размеченных данных. Предобучение и точная настройка нейронной сети. Предобучение с применением ограниченных машин Больцмана. Предобучение с использованием автокодировщиков. Примеры программной реализации.
7.	Раздел 7. Нейросетевая обработка текстовых данных (Natural language processing – NLP). Тема 7.1. Подготовка текстовых данных: стандартизация и токенизация. Тема 7.2. Прямое кодирование слов и символов. Прямое хеширование признаков (one-hot hashing trick). Тема 7.3. Индексирование словаря. Использование слоя TextVectorization. Тема 7.4. Представление групп слов множествами: униграммы, биграммы, нормализованные биграммы с TF-IDF кодированием. Тема 7.5. Представление групп слов как последовательностей: прямое кодирование, векторное компактное представление, слой Embedding, предварительно обученные векторные представления текстовых данных Word2vec и GloVe. Примеры решения задачи анализа и обработки текстовых данных.

4.3. Практические (семинарские) занятия

Темы практических занятий и их трудоемкость приведены в таблице 5.

Таблица 5 – Практические занятия и их трудоемкость

№ п/п	Темы практических занятий	Формы практических занятий	Трудоемкость, (час)	Из них практической подготовки, (час)	№ раздела дисциплины
Учебным планом не предусмотрено					
Всего					

4.4. Лабораторные занятия

Темы лабораторных занятий и их трудоемкость приведены в таблице 6.

Таблица 6 – Лабораторные занятия и их трудоемкость

№ п/п	Наименование лабораторных работ	Трудоемкость, (час)	Из них практической подготовки, (час)	№ раздела дисциплины
Семестр 9				
1	Решение задачи регрессионного анализа данных на основе моделей нейронных сетей.	2	2	1-5
2	Решение задачи классификации данных на основе моделей нейронных сетей.	2	2	1-5
3	Решение задачи прогностического анализ данных на основе моделей нейронных сетей.	1	1	3-6

4	Решение задач компьютерного зрения на основе моделей нейронных сетей: собственной разработки и предобученных/дообученных моделей.	1.5	1.5	3-6
5	Решение задач обработки текстовых данных на основе моделей нейронных сетей.	1.5	1.5	3-7
Всего		8	8	

4.5. Выполнение курсового проекта/ курсовой работы

Цель курсового проекта: закрепление и развитие навыков методов машинного/глубокого обучения в проектировании и разработке программно-алгоритмического обеспечения, улучшение качества и эффективности информационных систем.

Часов практической подготовки: 8

Примерные темы заданий на курсовой проект приведены в разделе 10 РПД.

Обязательно указать темы на курсовой проект и выделить для него время в СРС

4.6. Самостоятельная работа обучающихся

Виды самостоятельной работы и ее трудоемкость приведены в таблице 7.

Таблица 7 – Виды самостоятельной работы и ее трудоемкость

Вид самостоятельной работы	Всего, час	Семестр 9, час
1	2	3
Изучение теоретического материала дисциплины (ТО)	43	43
Курсовое проектирование (КП, КР)	50	50
Подготовка к текущему контролю успеваемости (ТКУ)	45	45
Подготовка к промежуточной аттестации (ПА)	9	9
Всего:	147	147

5. Перечень учебно-методического обеспечения

для самостоятельной работы обучающихся по дисциплине (модулю)

Учебно-методические материалы для самостоятельной работы обучающихся указаны в п.п. разделов 6-11.

6. Перечень печатных и электронных учебных изданий

Перечень печатных и электронных учебных изданий приведен в таблице 8.

Таблица 8– Перечень печатных и электронных учебных изданий

Шифр/ URL адрес	Библиографическая ссылка	Количество экземпляров в библиотеке (кроме электронных экземпляров)
https://e.lanbook.com/book/481577	Панов М. А. Анализ данных с использованием языка программирования Python:	Даты обращения — январь- февраль 2026

	учебное пособие. - Уральский государственный экономический университет, 2024.	
https://e.lanbook.com/book/494504	Антонов И. В., Бруттан Ю. В. Прикладное глубокое обучение: Учебное пособие. – Псковский государственный университет, 2024.	Даты обращения — январь- февраль 2026
https://e.lanbook.com/book/447392	Ростовцев В.С. Искусственные нейронные сети: Учебник для вузов Издательство "Лань", 2025.	Даты обращения — январь- февраль 2026
https://e.lanbook.com/book/163853	Соробин А. Б. Сверточные нейронные сети: примеры реализаций: Учебно- методическое пособие МИРЭА - Российский технологический университет, 2025.	Даты обращения — январь- февраль 2026

7. Перечень электронных образовательных ресурсов информационно-телекоммуникационной сети «Интернет»

Перечень электронных образовательных ресурсов информационно-телекоммуникационной сети «Интернет», необходимых для освоения дисциплины приведен в таблице 9.

Таблица 9 – Перечень электронных образовательных ресурсов информационно-телекоммуникационной сети «Интернет»

URL адрес	Наименование
https://e.lanbook.com/	Электронно-библиотечная система Лань
https://lms.guap.ru/	ЛМС ГУАП
https://pro.guap.ru/	Система личного кабинета ГУАП

8. Перечень информационных технологий

8.1. Перечень программного обеспечения, используемого при осуществлении образовательного процесса по дисциплине.

Перечень используемого программного обеспечения представлен в таблице 10.

Таблица 10– Перечень программного обеспечения

№ п/п	Наименование
	Свободно распространяемое ПО: - интерпретатор языка программирования Python 3.*; - среда разработки Anaconda с соответствующими инструментами (Spyder, Jupyter Notebook) и пакетами машинного/глубокого обучения, обработки и визуализации данных.

	https://www.anaconda.com/download/success?reg=skipped
--	---

8.2. Перечень информационно-справочных систем, используемых при осуществлении образовательного процесса по дисциплине

Перечень используемых информационно-справочных систем представлен в таблице 11.

Таблица 11– Перечень информационно-справочных систем

№ п/п	Наименование
1	Документация по среде разработки Anaconda, ее компонентам и инструментам https://www.anaconda.com/docs/main
2	Пакет разработки нейросетевых моделей Keras. https://keras.io/api/
3	Пакет разработки нейросетевых моделей Tensorflow. https://www.tensorflow.org/tutorials?hl=ru
4	Пакет ввода/вывода и обработки данных Pandas https://pandas.pydata.org/docs/
5	Пакет работы с Numpy массивами https://numpy.org/doc/stable/

9. Материально-техническая база

Состав материально-технической базы, необходимой для осуществления образовательного процесса по дисциплине, представлен в таблице 12.

Таблица 12 – Состав материально-технической базы

№ п/п	Наименование составной части материально-технической базы	Номер аудитории (при необходимости)
1	Мультимедийная лекционная аудитория	Б.М., 32-03, 32-04
2	Специализированная лаборатория	Б.М. 23-08, 23-09, 23-10
3	Аудитории для самостоятельной подготовки	Интернет-классы библиотеки ул. Б. Морская, 67

10. Оценочные средства для проведения промежуточной аттестации

10.1. Состав оценочных средств для проведения промежуточной аттестации обучающихся по дисциплине приведен в таблице 13.

Таблица 13 – Состав оценочных средств для проведения промежуточной аттестации

Вид промежуточной аттестации	Перечень оценочных средств
Экзамен	Список вопросов к экзамену; Экзаменационные билеты*; Задачи; Тесты.
Выполнение курсового проекта	Экспертная оценка на основе требований к содержанию курсового проекта.

10.2. В качестве критериев оценки уровня сформированности (освоения) компетенций обучающимися применяется 5-балльная шкала оценки сформированности компетенций, которая приведена в таблице 14. В течение семестра может использоваться 100-балльная шкала модульно-рейтинговой системы Университета, правила использования которой, установлены соответствующим локальным нормативным актом ГУАП.

Таблица 14 – Критерии оценки уровня сформированности компетенций

Оценка компетенции 5-балльная шкала	Характеристика сформированных компетенций
«отлично» «зачтено»	Обучающийся: – глубоко и всесторонне усвоил программный материал; – уверенно, логично, последовательно и грамотно его излагает; – опираясь на знания основной и дополнительной литературы, тесно связывает усвоенные научные положения с практической деятельностью направления; – умело обосновывает и аргументирует выдвигаемые им идеи; – делает выводы и обобщения; – свободно владеет системой специализированных понятий. – правильно выполнил от 90% до 100% тестовых заданий**.
«хорошо» «зачтено»	Обучающийся: – твердо усвоил программный материал, грамотно и по существу излагает его, опираясь на знания основной литературы; – не допускает существенных неточностей; – увязывает усвоенные знания с практической деятельностью направления; – аргументирует научные положения; – делает выводы и обобщения; – владеет системой специализированных понятий. – правильно выполнил от 70% до 89% тестовых заданий**.
«удовлетворительно» «зачтено»	– обучающийся усвоил только основной программный материал, по существу излагает его, опираясь на знания только основной литературы; – допускает несущественные ошибки и неточности; – испытывает затруднения в практическом применении знаний направления; – слабо аргументирует научные положения; – затрудняется в формулировании выводов и обобщений; – частично владеет системой специализированных понятий. – правильно выполнил от 51% до 69% тестовых заданий**.
«неудовлетворительно» «не зачтено»	– обучающийся не усвоил значительной части программного материала; – допускает существенные ошибки и неточности при рассмотрении проблем в конкретном направлении; – испытывает трудности в практическом применении знаний; – не может аргументировать научные положения; – не формулирует выводов и обобщений. – правильно выполнил менее 51% тестовых заданий**.

10.3. Типовые контрольные задания или иные материалы.

Вопросы (задачи) для экзамена представлены в таблице 15.

Таблица 15 – Вопросы (задачи) для экзамена

№ п/п	Перечень вопросов (задач) для экзамена	Код индикатора
1.	Определение и задачи машинного обучения. Типы систем машинного обучения, виды обучения.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2
2.	Данные в машинном/глубоком обучении.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
3.	Метрики оценки качества моделей регрессии.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1

4.	Метрики оценки качества моделей классификации.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
5.	Биологический нейрон, как элемент мозга. Основные задачи, решаемые искусственными нейронными сетями.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2
6.	Модель искусственного нейрона. Виды активационных функций. Основные компоненты и виды нейронных сетей.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2
7.	Типы обучения нейронных сетей. Теорема Колмогорова.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2
8.	Глубокое обучение, определение и концепция. Глубокая нейронная сеть, принцип обучения и работы.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
9.	Представление данных для нейронных сетей: структурирование данных, тензоры как основная структура данных глубокого обучения, геометрическая интерпретация операций с тензорами и глубокого обучения.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
10.	Базовый алгоритм обучения нейронных сетей – алгоритм обратного распространения ошибки/градиентного спуска.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2
11.	Полносвязные нейронные сети. Сравнение с моделью логистической регрессии.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
12.	Проблемы исчезновения и взрывного роста градиентов. Метод решения: методы инициализации весовых коэффициентов.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
13.	Проблемы исчезновения и взрывного роста градиентов. Метод решения: ненасыщаемые функции активации.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
14.	Проблемы исчезновения и взрывного роста градиентов. Метод решения: пакетная нормализация.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
15.	Современные методы обучения нейронных сетей: пакетное обучение, мини-пакетное обучение, стохастический градиентный спуск. Сравнение.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
16.	Современные алгоритмы обучения нейронных сетей: моментная оптимизация.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
17.	Современные алгоритмы обучения нейронных сетей: ускоренный градиент Нестерова.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
18.	Современные алгоритмы обучения нейронных сетей: алгоритм AdaGrad.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
19.	Современные алгоритмы обучения нейронных сетей: алгоритм RMSProp.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
20.	Современные алгоритмы обучения нейронных сетей: алгоритм Adam.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
21.	Регуляризация нейросетевых моделей: раннее прекращение, динамическое изменение скорости обучения и применение обратных вызовов для воздействия на	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1

	модель в ходе обучения.	
22.	Регуляризация нейросетевых моделей: l1, l2 регуляризация.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
23.	Регуляризация нейросетевых моделей: регуляризация исключением – dropout.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
24.	Регуляризация нейросетевых моделей: регуляризация дополнением данных.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
25.	Сверточные 2-мерные нейронные сети: архитектура, основные операции и принципы работы сверточной сети.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
26.	Сверточные 1-мерные нейронные сети: анализ последовательностей данных.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
27.	Рекуррентные нейронные сети: архитектура и принципы работы, основные задачи машинного/глубокого обучения анализа последовательностей данных.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
28.	Простые РНС.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
29.	РНС типа Long Short-Term Memory – LSTM РНС.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
30.	РНС типа Gated Recurrent Units – GRU РНС.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
31.	Улучшенные методы использования рекуррентных нейронных сетей: рекуррентный dropout, последовательное объединение рекуррентных нейронных слоев, двунаправленные РНС.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
32.	Архитектура автокодировщика и принципы работы, обучение. Сжимающие и автокодировщики.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
33.	Шумоподавляющие автокодировщики.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
34.	Сверточные автокодировщики.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
35.	Рекуррентные автокодировщики.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
36.	Предобучение и точная настройка нейронной сети. Ограниченные машины Больцмана, предобучение с применением ограниченных машин Больцмана.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
37.	Предобучение и точная настройка нейронной сети. Предобучение с использованием автокодировщиков.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
38.	Нейросетевая обработка текстовых данных (Natural language processing – NLP). Различные виды представления	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2,

	и подготовки текстовых данных для решения задач NLP.	ПК-6.У.1
39.	Различные виды представления и подготовки текстовых данных для решения задач NLP: TextVectorization.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
40.	Различные виды представления и подготовки текстовых данных для решения задач NLP: униграммы, биграммы, биграммы с TF-IDF кодированием.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
41.	Различные виды представления и подготовки текстовых данных для решения задач NLP: векторизация, Embedding.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
42.	Различные виды представления и подготовки текстовых данных для решения задач NLP: предварительно обученные векторные представления текстовых данных Word2vec и GloVe.	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1
43.	Python для задач интеллектуального анализа и обработки данных на основе методологии машинного обучения.	ПК-6.В.1
44.	Основные пакеты разработки систем машинного обучения.	ПК-6.В.1
45.	Среда разработки Anaconda, инструменты Spider и Jupyter Notebook.	ПК-6.В.1
46.	Решение задачи регрессионного анализа последовательностей данных полносвязными нейронными сетями средствами языка Python и пакетов машинного/глубокого обучения.	ПК-6.У.1, ПК-6.У.2, ПК-6.В.1
47.	Решение задачи классификационного анализа последовательностей данных полносвязными нейронными сетями средствами языка Python и пакетов машинного/глубокого обучения.	ПК-6.У.1, ПК-6.У.2, ПК-6.В.1
48.	Решение задачи регрессионного анализа последовательностей данных 1-мерными сверточными нейронными сетями средствами языка Python и пакетов машинного/глубокого обучения.	ПК-6.У.1, ПК-6.У.2, ПК-6.В.1
49.	Решение задачи классификационного анализа последовательностей данных 1-мерными сверточными нейронными сетями средствами языка Python и пакетов машинного/глубокого обучения.	ПК-6.У.1, ПК-6.У.2, ПК-6.В.1
50.	Решение задачи регрессионного анализа последовательностей данных рекуррентными нейронными сетями средствами языка Python и пакетов машинного/глубокого обучения.	ПК-6.У.1, ПК-6.У.2, ПК-6.В.1
51.	Решение задачи классификационного анализа последовательностей данных рекуррентными нейронными сетями средствами языка Python и пакетов машинного/глубокого обучения.	ПК-6.У.1, ПК-6.У.2, ПК-6.В.1
52.	Решения задач компьютерного зрения 2-мерными сверточными сетями средствами языка Python и пакетов машинного/глубокого обучения.	ПК-6.У.1, ПК-6.У.2, ПК-6.В.1
53.	Решения задач компьютерного зрения нейронной сетью с предобучением с на основе автокодировщика или ограниченной машины Больцмана.	ПК-6.У.1, ПК-6.У.2, ПК-6.В.1
54.	Решения задач компьютерного зрения предварительно обученной сверточной нейронной сетью и ее дообучение.	ПК-6.У.1, ПК-6.У.2, ПК-6.В.1

55.	Решения задачи анализа текстовых данных рекуррентными нейронными сетями средствами языка Python и пакетов машинного/глубокого обучения.	ПК-6.У.1, ПК-6.У.2, ПК-6.В.1
56.	Решения задачи анализа текстовых данных нейронными сетями типа одномерные сверточные сети средствами языка Python и пакетов машинного/глубокого обучения.	ПК-6.У.1, ПК-6.У.2, ПК-6.В.1
57.	Решения задачи анализа текстовых данных нейронными сетями с предобучением на основе применения автокодировщиков, ограниченной машины Больцмана, предобученных векторных представлений слов GloVe, Word2vec средствами языка Python и пакетов машинного/глубокого обучения.	ПК-6.У.1, ПК-6.У.2, ПК-6.В.1

Вопросы (задачи) для зачета / дифф. зачета представлены в таблице 16.

Таблица 16 – Вопросы (задачи) для зачета / дифф. зачета

№ п/п	Перечень вопросов (задач) для зачета / дифф. зачета	Код индикатора
	Учебным планом не предусмотрено	

Перечень тем для выполнения курсового проекта/ курсовой работы представлены в таблице 17.

Таблица 17 – Перечень тем для выполнения курсового проекта / курсовой работы

№ п/п	Примерный перечень тем для курсового проектирования/выполнения курсовой работы
1	Разработать приложение на основе модели гибридной нейросетевой модели: последовательностное соединение одномерных сверточных и рекуррентных LSTM нейросетевых слоев с полносвязным классификатором, которое определяет техническое состояние малого космического аппарата на основе данных его телеметрической информации.
2	Разработать приложение на основе модели гибридной нейросетевой модели: последовательностное соединение одномерных сверточных и рекуррентных GRU нейросетевых слоев с полносвязным классификатором, которое определяет техническое состояние малого космического аппарата на основе данных его телеметрической информации.
3	Разработать приложение на основе модели гибридной нейросетевой модели: последовательностное соединение одномерных сверточных и рекуррентных двунаправленных (Bidirectional layer) нейросетевых слоев с полносвязным классификатором, которое определяет техническое состояние малого космического аппарата на основе данных его телеметрической информации.
4	Разработать приложение на основе модели ансамбля нейронных сетей типа бэггинг на основе сверточной нейросетевой модели с полносвязным классификатором, которое определяет техническое состояние малого космического аппарата на основе данных его телеметрической информации.
5	Разработать приложение на основе модели ансамбля нейронных сетей типа бэггинг на основе нейросетевой рекуррентной GRU модели с полносвязным классификатором, которое определяет техническое состояние малого космического аппарата на основе данных его телеметрической информации.

6	Разработать приложение на основе модели ансамбля нейронных сетей типа бэггинг на основе рекуррентной LSTM нейросетевой модели с полносвязным классификатором, которое определяет техническое состояние малого космического аппарата на основе данных его телеметрической информации.
7	Разработать приложение на основе модели ансамбля нейронных сетей типа бэггинг на основе рекуррентной двунаправленной (Bidirectional layer) нейросетевой модели с полносвязным классификатором, которое определяет техническое состояние малого космического аппарата на основе данных его телеметрической информации.
8	Разработать приложение на основе модели ансамбля нейронных сетей типа бустинг на основе сверточной нейросетевой модели с полносвязным классификатором, которое определяет техническое состояние малого космического аппарата на основе данных его телеметрической информации.
9	Разработать приложение на основе модели ансамбля нейронных сетей типа бустинг на основе нейросетевой рекуррентной GRU модели с полносвязным классификатором, которое определяет техническое состояние малого космического аппарата на основе данных его телеметрической информации.
10	Разработать приложение на основе модели ансамбля нейронных сетей типа бустинг на основе рекуррентной LSTM нейросетевой модели с полносвязным классификатором, которое определяет техническое состояние малого космического аппарата на основе данных его телеметрической информации.
11	Разработать приложение на основе модели ансамбля нейронных сетей типа бустинг на основе рекуррентной двунаправленной (Bidirectional layer) нейросетевой модели с полносвязным классификатором, которое определяет техническое состояние малого космического аппарата на основе данных его телеметрической информации.
12	Разработать приложение на основе модели гибридной нейросетевой модели: последовательностное соединение одномерных сверточных и рекуррентных LSTM нейросетевых слоев с полносвязным классификатором, которое определяет сетевые атаки на основе данных сетевого трафика.
13	Разработать приложение на основе модели гибридной нейросетевой модели: последовательностное соединение одномерных сверточных и рекуррентных GRU нейросетевых слоев с полносвязным классификатором, которое определяет сетевые атаки на основе данных сетевого трафика.
14	Разработать приложение на основе модели гибридной нейросетевой модели: последовательностное соединение одномерных сверточных и рекуррентных двунаправленных (Bidirectional layer) нейросетевых слоев с полносвязным классификатором, которое определяет сетевые атаки на основе данных сетевого трафика.
15	Разработать приложение на основе модели ансамбля нейронных сетей типа бэггинг на основе сверточной нейросетевой модели с полносвязным классификатором, которое определяет сетевые атаки на основе данных сетевого трафика.
16	Разработать приложение на основе модели ансамбля нейронных сетей типа бэггинг на основе нейросетевой рекуррентной GRU модели с полносвязным классификатором, которое определяет сетевые атаки на

[illegible]

29	Разработать приложение на основе модели ансамбля нейронных сетей типа бэггинг на основе рекуррентной двунаправленной (Bidirectional layer) нейросетевой модели с полносвязным классификатором, которое определяет диагноз пациента на основе его биомедицинских данных.
30	Разработать приложение на основе модели ансамбля нейронных сетей типа бустинг на основе сверточной нейросетевой модели с полносвязным классификатором, которое определяет диагноз пациента на основе его биомедицинских данных.
31	Разработать приложение на основе модели ансамбля нейронных сетей типа бустинг на основе нейросетевой рекуррентной GRU модели с полносвязным классификатором, которое определяет диагноз пациента на основе его биомедицинских данных.
32	Разработать приложение на основе модели ансамбля нейронных сетей типа бустинг на основе рекуррентной LSTM нейросетевой модели с полносвязным классификатором, которое определяет диагноз пациента на основе его биомедицинских данных.
33	Разработать приложение на основе модели ансамбля нейронных сетей типа бустинг на основе рекуррентной двунаправленной (Bidirectional layer) нейросетевой модели с полносвязным классификатором, которое определяет диагноз пациента на основе его биомедицинских данных.
34	Разработать приложение на основе модели нейронных сетей типа автокодировщик, которое определяет аномальное состояние здоровья пациента на основе его биомедицинских данных.
35	Разработать приложение на основе модели нейронных сетей типа автокодировщик, которое определяет аномальное состояние здоровья пациента на основе его биомедицинских данных.
36	Разработать приложение на основе модели нейронных сетей типа автокодировщик, которое определяет аномальное техническое состояние малого космического аппарата на основе данных его телеметрической информации.
37	Разработать приложение на основе модели нейронных сетей типа автокодировщик, которое определяет сетевые атаки на основе данных сетевого трафика.

Вопросы для проведения промежуточной аттестации в виде тестирования представлены в таблице 18.

Таблица 18 – Примерный перечень вопросов для тестов

№ п/п	Примерный перечень вопросов для тестов	Код индикатора
1.	Инструкция: Прочитайте вопрос, выберите один правильный ответ и запишите аргументы, обосновывающие выбор ответа Вопрос: Какой из приведенных типов моделей машинного обучения может решить задачу группировки заказчиков в случае наличия данных с категориальными эталонными метками?: 1. Модель кластеризации 2. Модель определения аномалий 3. Модель классификации 4. Модель регрессии	ПК-6.У.1, ПК-6.У.2
2.	Инструкция: Прочитайте вопрос, выберите один правильный ответ и запишите аргументы, обосновывающие выбор ответа Вопрос: Какой из приведенных типов нейронных сетей может быть	ПК-6.У.1, ПК-6.У.2

	использован для распознавания 2-мерных одиночных изображений?: 1. Рекуррентная LSTM 2. Сверточная 1D 3. Сверточная 2D 4. Рекуррентная GRU																					
3.	Инструкция: Прочитайте вопрос, выберите правильные варианты ответа и запишите аргументы, обосновывающие выбор ответов Вопрос: Какие из следующих методов являются методами регуляризации глубоких нейронных сетей?: 1. Метод l1/l2 2. Метод исключения – dropout 3. Метод Adam 4. Метод дополнения данных (аугментация)	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1, ПК-6.У.2																				
4.	Инструкция: Прочитайте вопрос, выберите правильные варианты ответа и запишите аргументы, обосновывающие выбор ответов Вопрос: Какие из следующих методов являются методами обучения глубоких нейронных сетей?: 1. Метод l1/l2 2. Метод исключения – dropout 3. Метод Adam 4. Метод Rmsprop	ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1, ПК-6.У.2																				
5.	Инструкция: Прочитайте задание установите соответствие. Вопрос: Установите соответствие между типами слоев глубоких нейронных сетей и их обозначением в программной модели в пакетах Keras/Tensorflow языка Python: <table border="1"><tr><td>A</td><td>Полносвязный слой</td><td>1</td><td>Conv2D</td></tr><tr><td>B</td><td>Рекуррентный слой типа Long Short-Term Memory</td><td>2</td><td>Dense</td></tr><tr><td>C</td><td>Простой рекуррентный слой</td><td>3</td><td>Conv1D</td></tr><tr><td>D</td><td>Одномерный сверточный слой</td><td>4</td><td>LSTM</td></tr><tr><td>E</td><td>Двумерный сверточный слой</td><td>5</td><td>SimpleRNN</td></tr></table>	A	Полносвязный слой	1	Conv2D	B	Рекуррентный слой типа Long Short-Term Memory	2	Dense	C	Простой рекуррентный слой	3	Conv1D	D	Одномерный сверточный слой	4	LSTM	E	Двумерный сверточный слой	5	SimpleRNN	ПК-6.3.2, ПК-6.У.1, ПК-6.В.1
A	Полносвязный слой	1	Conv2D																			
B	Рекуррентный слой типа Long Short-Term Memory	2	Dense																			
C	Простой рекуррентный слой	3	Conv1D																			
D	Одномерный сверточный слой	4	LSTM																			
E	Двумерный сверточный слой	5	SimpleRNN																			
6.	Инструкция: Прочитайте задание установите соответствие. Вопрос: Установите соответствие между типами регуляризации и их обозначением:	ПК-6.3.2, ПК-6.У.1, ПК-6.В.1																				

	A	Гребневая регуляризация	1	dropout		
	B	Эластичная сеть	2	l1		
	C	Лассо регуляризация	3	l2		
	D	Регуляризация методом исключения	4	l1+l2		
7.	Инструкция: Прочитайте задание и запишите соответствующую последовательность номеров ответов слева направо. Вопрос: Запишите виды метода градиентного спуска обучения моделей глубоких нейронных сетей в порядке увеличения размерности пакета, на котором вычисляется функция ошибки за одну эпоху: 1. Мини-пакетный 2. Стохастический 3. Пакетный					ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1, ПК-6.У.2
8.	Инструкция: Прочитайте задание и запишите соответствующую последовательность номеров ответов слева направо. Вопрос: Расположить функции активации по возрастанию их устойчивости к проблеме затухания градиентов (Vanishing Gradient) при обучении глубоких нейронных сетей: 1. Leaky ReLU / ELU 2. Tanh 3. ReLU 4. Sigmoid					ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1, ПК-6.У.2
9.	Сколько нейронов в выходном слое глубокой нейронной сети Вам понадобится, если нужно распознать на табличках одноразрядные целые десятичные номера домов (предполагается, что нулевых номеров домов не используется), какую функцию активации вы должны использовать в выходном слое, какая размерность сверточной нейронной сети должна быть (1-мерная, 2-мерная, 3-мерная)?					ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1, ПК-6.У.2, ПК-6.В.1
10.	Необходимо спроектировать глубокую нейронную сеть для классификации записей электрокардиограмм (ЭКГ). На вход сети подается непрерывная 10-секундная запись сердечного ритма с одного датчика. Сеть должна определить, какое именно нарушение ритма присутствует на записи. Возможные исходы: Норма, Фибрилляция предсердий, Тахикардия, Брадикардия или Экстрасистолия. Одновременно у пациента диагностируется только одно состояние. Сколько нейронов должно быть в выходном слое этой сети? Какую функцию активации необходимо применить на выходном слое? Какую размерность сверточных слоев (1D, 2D или 3D) эффективнее всего использовать для обработки такого типа входных данных?					ПК-6.3.1, ПК-6.3.2, ПК-6.У.1, ПК-6.У.2, ПК-6.В.1

Перечень тем контрольных работ по дисциплине обучающихся заочной формы обучения, представлены в таблице 19.

Таблица 19 – Перечень контрольных работ

№ п/п	Перечень контрольных работ
	Не предусмотрено

10.4. Методические материалы, определяющие процедуры оценивания индикаторов, характеризующих этапы формирования компетенций, содержатся в локальных нормативных актах ГУАП, регламентирующих порядок и процедуру проведения текущего контроля успеваемости и промежуточной аттестации обучающихся ГУАП.

11. Методические указания для обучающихся по освоению дисциплины

11.1. Методические указания для обучающихся по освоению лекционного материала.

Основное назначение лекционного материала – логически стройное, системное, глубокое и ясное изложение учебного материала. Назначение современной лекции в рамках дисциплины не в том, чтобы получить всю информацию по теме, а в освоении фундаментальных проблем дисциплины, методов научного познания, новейших достижений научной мысли. В учебном процессе лекция выполняет методологическую, организационную и информационную функции. Лекция раскрывает понятийный аппарат конкретной области знания, её проблемы, дает цельное представление о дисциплине, показывает взаимосвязь с другими дисциплинами.

Планируемые результаты при освоении обучающимися лекционного материала:

- получение современных, целостных, взаимосвязанных знаний, уровень которых определяется целевой установкой к каждой конкретной теме;
- получение опыта творческой работы совместно с преподавателем;
- развитие профессионально-деловых качеств, любви к предмету и самостоятельного творческого мышления.
- появление необходимого интереса, необходимого для самостоятельной работы;
- получение знаний о современном уровне развития науки и техники и о прогнозе их развития на ближайшие годы;
- научиться методически обрабатывать материал (выделять главные мысли и положения, приходить к конкретным выводам, повторять их в различных формулировках);
- получение точного понимания всех необходимых терминов и понятий.

Лекционный материал может сопровождаться демонстрацией слайдов и использованием раздаточного материала при проведении коротких дискуссий об особенностях применения отдельных тематик по дисциплине.

Структура предоставления лекционного материала:

Раздел 1. Машинное/глубокое обучение как современная методология интеллектуального анализа данных.

Тема 1.1. Определение и задачи машинного/глубокого обучения. Типы систем машинного/глубокого обучения, виды обучения.

Тема 1.2. Данные в машинном обучении.

Тема 1.3. Основные метрики оценки моделей машинного/глубокого обучения.

Тема 1.4. Python для задач интеллектуального анализа и обработки данных на основе методологии машинного обучения. Среда разработки Anaconda, инструменты Spider и Jupyter Notebook. Основные пакеты разработки систем машинного обучения. Полный

проект интеллектуального анализа данных на основе методологии машинного/глубокого обучения.

Раздел 2. Основы искусственных нейронных сетей.

Тема 2.1. Биологический нейрон, как элемент мозга. История искусственных нейронных сетей. Основные задачи, решаемые искусственными нейронными сетями.

Примеры применения искусственных нейронных сетей.

Тема 2.2. Модель искусственного нейрона. Виды активационных функций. Основные компоненты и виды нейронных сетей.

Тема 2.3. Типы обучения нейронных сетей. Теорема Колмогорова.

Раздел 3. Глубокое обучение основные понятия и концепции

Тема 3.1. Глубокое обучение, определение и концепция. Глубокая нейронная сеть, принцип обучения и работы.

Тема 3.2. Представление данных для нейронных сетей: структурирование данных, тензоры как основная структура данных глубокого обучения, геометрическая интерпретация операций с тензорами и глубокого обучения.

Тема 3.3. Базовый алгоритм обучения нейронных сетей – алгоритм обратного распространения ошибки или градиентного спуска.

Тема 3.4. Фреймворк Keras – базовый инструмент разработки нейронных сетей глубокого обучения.

Тема 3.5. Полносвязные нейронные сети. Сравнение с моделью логистической регрессии. Пример решения задачи распознавания полносвязной сетью, реализованной на языке Python средствами Keras.

Тема 3.6. Проблемы исчезновения и взрывного роста градиентов. Методы решения: инициализация весовых коэффициентов, ненасыщаемые функции активации, пакетная нормализация.

Тема 3.7. Современные методы и алгоритмы обучения нейронных сетей: пакетное обучение, мини-пакетное обучение, стохастический градиентный спуск, моментная оптимизация, ускоренный градиент Нестерова, алгоритм AdaGrad, алгоритм RMSProp, алгоритм Adam.

Тема 3.8. Регуляризация нейросетевых моделей: раннее прекращение, динамическое изменение скорости обучения и применение обратных вызовов для воздействия на модель в ходе обучения; l_1 , l_2 регуляризация; регуляризация исключением – dropout; регуляризация дополнением данных.

Раздел 4. Сверточные нейронные сети.

Тема 4.1. Сверточные 2-мерные нейронные сети: архитектура, основные операции и принципы работы сверточной сети. Примеры решения задач компьютерного зрения 2-мерными сверточными сетями.

Тема 4.2. Использование предварительно обученной сверточной нейронной сети и ее дообучение.

Тема 4.3. Сверточные 1-мерные нейронные сети: анализ последовательностей данных.

Примеры решения задач регрессионного и классификационного анализа последовательностей данных.

Раздел 5. Рекуррентные нейронные сети (РНС).

Тема 5.1. Рекуррентные нейронные сети: архитектура и принципы работы, основные задачи машинного/глубокого обучения анализа последовательностей данных.

Тема 5.2. Простые РНС.

Тема 5.3. РНС типа Long Short-Term Memory – LSTM РНС.

Тема 5.4. РНС типа Gated Recurrent Units – GRU РНС.

Тема 5.5. Улучшенные методы использования рекуррентных нейронных сетей: рекуррентный dropout, последовательное объединение рекуррентных нейронных слоев, двунаправленные РНС.

Тема 5.6. Примеры программных реализаций и решения задач регрессионного и классификационного анализа последовательностей данных.

Раздел 6. Автокодировщики.

Тема 6.1. Архитектура автокодировщика и принципы работы, обучение.

Тема 6.2. Сжимающие автокодировщики. Анализ главных компонентов с помощью сжимающего линейного автокодировщика. Пример программной реализации.

Тема 6.3. Многослойные автокодировщики. Пример программной реализации.

Тема 6.4. Шумоподавляющие автокодировщики. Пример программной реализации.

Тема 6.5. Сверточные автокодировщики. Пример программной реализации.

Тема 6.6. Рекуррентные автокодировщики. Пример программной реализации.

Тема 6.7. Обучение нейронных сетей на частично размеченных данных. Предобучение и точная настройка нейронной сети. Предобучение с применением ограниченных машин Больцмана. Предобучение с использованием автокодировщиков. Примеры программной реализации.

Раздел 7. Нейросетевая обработка текстовых данных (Natural language processing – NLP).

Тема 7.1. Подготовка текстовых данных: стандартизация и токенизация.

Тема 7.2. Прямое кодирование слов и символов. Прямое хеширование признаков (one-hot hashing trick).

Тема 7.3. Индексирование словаря. Использование слоя TextVectorization.

Тема 7.4. Представление групп слов множествами:

униграммы, биграммы, нормализованные биграммы с TF-IDF кодированием.

Тема 7.5. Представление групп слов как последовательностей: прямое кодирование, векторное компактное представление, слой Embedding, предварительно обученные векторные представления текстовых данных Word2vec и GloVe.

Примеры решения задачи анализа и обработки текстовых данных.

11.2. Методические указания для обучающихся по участию в семинарах
Учебным планом не предусмотрено.

11.3. Методические указания для обучающихся по прохождению практических занятий
Учебным планом не предусмотрено.

11.4. Методические указания для обучающихся по выполнению лабораторных работ

В ходе выполнения лабораторных работ обучающийся должен углубить и закрепить знания, практические навыки, овладеть современной методикой и техникой эксперимента в соответствии с квалификационной характеристикой обучающегося. Выполнение лабораторных работ состоит из экспериментально-практической, расчетно-аналитической частей и контрольных мероприятий.

Выполнение лабораторных работ обучающимся является неотъемлемой частью изучения дисциплины, определяемой учебным планом, и относится к средствам, обеспечивающим решение следующих основных задач обучающегося:

- приобретение навыков исследования процессов, явлений и объектов, изучаемых в рамках данной дисциплины;
- закрепление, развитие и детализация теоретических знаний, полученных на лекциях;
- получение новой информации по изучаемой дисциплине;
- приобретение навыков самостоятельной работы с лабораторным оборудованием и приборами.

Задание и требования к проведению лабораторных работ

Задание на выполнение лабораторных работ включает формулировку задачи интеллектуального анализа и обработки данных, указание предметной области данных, для которой студент разрабатывает программно-информационную систему интеллектуального анализа и обработки данных на основе методологии машинного обучения. В создаваемой программно-информационной системе студент разрабатывает соответствующую изучаемому разделу модель машинного обучения и ее программную реализацию для решения поставленной задачи. Студент проводит анализ и оценку качества разработанного решения с помощью соответствующих метрик и методов.

Структура и форма отчета о лабораторной работе

Отчет о выполнении лабораторной работы должен быть представлен в электронном виде в файле, подготовленном в текстовом редакторе, в соответствии с правилами http://guap.ru/guap/standart/titl_main.shtml.

<http://lms.guap.ru/course/view.php?id=4306>

Требования к оформлению отчета о лабораторной работе

Содержание отчета

1. Титульный лист.
2. Индивидуальное задание по варианту.
3. Краткие теоретические сведения.
4. Программа на Python, реализующая разработанную модель машинного обучения, и результаты выполнения индивидуального задания с комментариями.
5. Оценка и анализ качества разработанной модели МО с графиками, данными и другими иллюстрациями, и выводами.
6. Письменный ответ на контрольный вопрос по варианту (номер контрольного вопроса совпадает с номером варианта).

В электронном виде должен быть приложен файл Jupyter Notebook с программой и результатами ее работы.

11.5. Методические указания для обучающихся по выполнению курсового проекта/ курсовой работы

Курсовой проект/ работа проводится с целью формирования у обучающихся опыта комплексного решения конкретных задач профессиональной деятельности.

Курсовой проект/ работа позволяет обучающемуся:

- систематизировать и закрепить полученные теоретические знания и практические умения по профессиональным учебным дисциплинам и модулям в соответствии с требованиями к уровню подготовки, установленными программой учебной дисциплины, программой подготовки специалиста соответствующего уровня, квалификации;
- применить полученные знания, умения и практический опыт при решении комплексных задач, в соответствии с основными видами профессиональной деятельности по направлению/ специальности/ программе;
- углубить теоретические знания в соответствии с заданной темой;
- сформировать умения применять теоретические знания при решении нестандартных задач;
- приобрести опыт аналитической, расчётной, конструкторской работы и сформировать соответствующие умения;
- сформировать умения работы со специальной литературой, справочной, нормативной и правовой документацией и иными информационными источниками;
- сформировать умения формулировать логически обоснованные выводы, предложения и рекомендации по результатам выполнения работы;

- развить профессиональную письменную и устную речь обучающегося;
- развить системное мышление, творческую инициативу, самостоятельность, организованность и ответственность за принимаемые решения;
- сформировать навыки планомерной регулярной работы над решением поставленных задач.

Структура пояснительной записки курсового проекта/ работы

Таблица 20 – Примерная структура пояснительной записки к курсовому проекту

Раздел	Содержание
1. Описание предметной области	Постановка задачи, которая будет решаться на основе интеллектуального анализа и обработки данных, методологии машинного обучения
2. Выбор и описание данных для анализа	Формирование и описание обучающей, при необходимости валидационной и тестовой выборок данных. При необходимости предобработка, очистка или дополнение данных, подготовка для решаемой задачи анализа.
3. Модель глубокого обучения для выполнения интеллектуального анализа и обработки данных	Выбор в соответствии с вариантом модели машинного обучения и ее представление на формальном и описательном уровнях.
4. Определение параметров и гиперпараметров модели машинного обучения.	Выбор в соответствии с вариантом и типом модели значений параметров и гиперпараметров модели. Экспериментальное или аналитическое обоснование.
5. Выбор метрик и методов оценки разработанной модели машинного обучения	Выбор в соответствии с вариантом, типом модели и поставленной прикладной задачей выбор метрик и методов оценки разработанной модели машинного обучения типа и реализующей ее программы.
6. Процесс обучения	Вывод соответствующих графиков или диаграмм метрик качества модели машинного обучения.
7. Результат	Вывод значений метрик качества модели машинного обучения для обучающей, при необходимости валидационной и тестовой выборок в виде графиков, диаграмм, таблиц экспериментальных данных. Проведение и представление результатов сравнительного анализа для разных значений параметров и гиперпараметров модели МО. Проведение и представление результатов сравнительного анализа разработанной модели МО с известными решениями МО для поставленной задачи анализа. Выводы.

Требования к оформлению пояснительной записки курсового проекта/ работы

Пояснительная записка к курсовому проекту оформляется в соответствии с требованиями ГОСТ 7.32-2001 и ГОСТ 2.105-95.

Пояснительная записка к курсовому проекту должна быть представлена в электронном виде в файле, подготовленном в текстовом редакторе, в соответствии с правилами http://guap.ru/guap/standart/titl_main.shtml.

<http://lms.guap.ru/course/view.php?id=4306>

Методические указания по выполнению курсовой работы:

[электронный ресурс кафедры №43в локальной сети кафедры], путь \\dcbm\Методическое обеспечение кафедры 43\ Информатика\ фак_№3\2_семестр\ Методичка по курсовой работе.pdf.

11.6. Методические указания для обучающихся по прохождению самостоятельной работы

В ходе выполнения самостоятельной работы, обучающийся выполняет работу по заданию и при методическом руководстве преподавателя, но без его непосредственного участия.

В процессе выполнения самостоятельной работы у обучающегося формируется целесообразное планирование рабочего времени, которое позволяет ему развивать умения и навыки в усвоении и систематизации приобретаемых знаний, обеспечивает высокий уровень успеваемости в период обучения, помогает получить навыки повышения профессионального уровня.

Методическими материалами, направляющими самостоятельную работу обучающихся являются учебно-методический материал по дисциплине.

11.7. Методические указания для обучающихся по прохождению текущего контроля успеваемости.

Текущий контроль успеваемости предусматривает контроль качества знаний обучающихся, осуществляемого в течение семестра с целью оценивания хода освоения дисциплины.

В течение семестра текущий контроль заключается в защите лабораторных работ, в проведении опросов в процессе защиты лабораторных работ по соответствующим разделам лекционного материала с целью проверки усвоения теоретического материала, защите курсового проекта. Оценивание выполняется по 5-балльной шкале.

11.8. Методические указания для обучающихся по прохождению промежуточной аттестации.

Промежуточная аттестация обучающихся предусматривает оценивание промежуточных и окончательных результатов обучения по дисциплине. Она включает в себя:

– экзамен – форма оценки знаний, полученных обучающимся в процессе изучения всей дисциплины или ее части, навыков самостоятельной работы, способности применять их для решения практических задач. Экзамен, как правило, проводится в период экзаменационной сессии и завершается аттестационной оценкой «отлично», «хорошо», «удовлетворительно», «неудовлетворительно».

Система оценок при проведении промежуточной аттестации осуществляется в соответствии с требованиями Положений «О текущем контроле успеваемости и промежуточной аттестации студентов ГУАП, обучающихся по программам высшего образования» и «О модульно-рейтинговой системе оценки качества учебной работы студентов в ГУАП».

Лист внесения изменений в рабочую программу дисциплины

Дата внесения изменений и дополнений. Подпись внесшего изменения	Содержание изменений и дополнений	Дата и № протокола заседания кафедры	Подпись зав. кафедрой