

МИНОБРНАУКИ РОССИИ
ФЕДЕРАЛЬНОЕ ГОСУДАРСТВЕННОЕ БЮДЖЕТНОЕ ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЕ УЧРЕЖДЕНИЕ
ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ
«ВОРОНЕЖСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ»
(ФГБОУ ВО «ВГУ»)

УТВЕРЖДАЮ
Заведующий кафедрой

Математических методов исследования операций



Азарнова Т.В.

18 апреля 2025 г.

РАБОЧАЯ ПРОГРАММА УЧЕБНОЙ ДИСЦИПЛИНЫ

Б1.О.12 Машинное обучение

1. Код и наименование направления подготовки/специальности:

09.04.03 Прикладная информатика

2. Профиль подготовки / специализация/магистерская программа:

Прикладная информатика в социальных и медицинских системах

3. Квалификация (степень) выпускника: магистр

4. Форма образования: очная

5. Кафедра, отвечающая за реализацию дисциплины:

Математических методов исследования операций

6. Составители программы: Замятин Игорь Викторович, к. ф.-м. наук

7. Рекомендована:

Научно-методическим советом факультета прикладной математики, информатики и механики от 17.03.2025 Протокол №6

8. Учебный год: 2025/2026

Семестр(-ы): 2

9. Цели и задачи учебной дисциплины:

Целью курса является ознакомление будущих специалистов в области прикладной информатики с процессами, алгоритмами и инструментами, относящимися к основным принципам машинного обучения.

Задачи курса: сформировать теоретические знания по основам машинного обучения для построения формальных математических моделей и интерпретации результатов моделирования; выработать умения по практическому применению методов

машинного обучения при решении прикладных задач в различных областях; выработать умения и навыки использования библиотек языка Python для разработки систем машинного обучения.

10. Место учебной дисциплины в структуре ООП:

Дисциплина относится к обязательным дисциплинам базового цикла (блок Б1). Для изучения курса необходимы базовые знания информатики, линейной алгебры, теории вероятностей, математической статистики, методов оптимизации.

11. Планируемые результаты обучения по дисциплине/модулю (знания, умения, навыки), соотнесенные с планируемыми результатами освоения образовательной программы (компетенциями) и индикаторами их достижения:

Код	Название компетенции	Код(ы)	Индикатор(ы)	Планируемые результаты обучения
ОПК-2	Способен разрабатывать оригинальные алгоритмы и программные средства, в том числе с использованием современных интеллектуальных технологий, для решения профессиональных задач	ОПК-2.1	Владеет основными положениями и концепциями в области программирования, архитектуры языков программирования, разработки оригинальных алгоритмов, теории коммуникации. Знаком с основной терминологией, перечнем ПО, включенного в Единый Реестр российских программ.	Знать: - методы предварительной обработки данных (кодирование, стандартизация и нормализация, устранение выбросов, заполнение пропусков); - методы отбора информативных признаков. Уметь: - анализировать многомерные данные и преодолевать вычислительные проблемы, связанные с высокой размерностью данных.
		ОПК-2.2	Анализирует типовые языки программирования, составляет программы с использованием современных интеллектуальных информационных, в том числе нейросетевых технологий	Знать: - методы классификации; - методы регрессионного анализа методы анализа текстовых данных. Уметь: - использовать библиотеки языка Python для построения моделей машинного обучения. Владеть: - навыками построения и проверки качества моделей машинного обучения; - навыками использования библиотек языка Python для построения систем, обучающихся по прецедентам.

ОПК-1	Способен самостоятельно приобретать, развивать и применять математические, естественнонаучные, социально-экономические и профессиональные знания для решения нестандартных задач, в том числе в новой или незнакомой среде и в междисциплинарном контексте.	ОПК-1.1	Обладает фундаментальными знаниями в области математических, естественных и социально-экономических наук, теории коммуникаций	Знать: - возможности актуальных алгоритмов машинного обучения, которые широко используются на практике, основные сферы их применения. Уметь: - применять методы машинного обучения при решении задач в различных прикладных областях. Владеть: - навыками интерпретации полученных результатов в терминах прикладной области с целью получения новых знаний и выводов.
-------	---	---------	---	---

12. Объем дисциплины в зачетных единицах/час — 4/144.

Форма промежуточной аттестации экзамен

13. Трудоемкость по видам учебной работы

Вид учебной работы		Трудоемкость (часы)		
		Всего	В том числе в интерактивной форме	По семестрам
				2 сем.
Аудиторные занятия		68	34	68
в том числе:	лекции	34		34
	практические			
	лабораторные	34	34	34
Самостоятельная работа		40		40
Итого:		108	34	108
Промежуточная аттестация (экзамен)		36		36

13.1. Содержание дисциплины

№ п/п	Наименование раздела дисциплины	Содержание раздела дисциплины	Реализация раздела дисциплины с помощью онлайн-курса, ЭУМК
1. Лекции			
1.1	Введение в машинное обучение. Основные определения и постановки задач.	Основные этапы решения задачи анализа данных. Примеры прикладных задач. Виды обучения: с учителем, без учителя, с подкреплением. Основные типы задач: задача классификации, задача регрессии, задача кластеризации, задача прогнозирования, задача ранжирования. Основные проблемы машинного обучения: недостаточный объем обучающей выборки, пропуски в данных, переобучение	Б1.О.10 Прикладное машинное обучение на языке Python

№ п/п	Наименование раздела дисциплины	Содержание раздела дисциплины	Реализация раздела дисциплины с помощью онлайн-курса, ЭУМК
1.2	Обзор основных необходимых библиотек языка Python	Библиотека NumPy для оптимизированных вычислений над массивами данных. Введение в массивы библиотеки NumPy. Выполнение вычислений над массивами библиотеки NumPy, универсальные функции. Операции над данными в библиотеке Pandas. Обработка отсутствующих данных. Агрегирование и группировка. Визуализация с помощью библиотеки Matplotlib. Линейные графики, диаграммы рассеяния, гистограммы, трехмерные графики.	Б1.О.10 Прикладное машинное обучение на языке Python
1.3	Решение задачи регрессии	Метод наименьших квадратов. Измерение ошибки в задачах регрессии (MSE , $RMSE$, MAE , R^2). Регрессия, линейная по параметрам, полиномиальная регрессия. Решение проблемы переобучения: L1- регуляризация (Lasso), L2- Регуляризация (гребневая регрессия), эластичная сеть. Настройка гиперпараметров алгоритма с помощью n-кратной перекрестной проверки.	Б1.О.10 Прикладное машинное обучение на языке Python
1.4	Решение задачи классификации.	Линейная модель классификации. Логистическая регрессия как линейный классификатор. Функция потерь (ошибок классификации). Логистическая функция потерь с учетом L2-регуляризации. Использование полиномиальных признаков для нелинейного разделения. Confusion matrix (матрица ошибок классификации). Метрики качества классификации: accuracy (доля правильных ответов), precision (точность), recall (полнота), F1- мера. AUC-ROC –площадь под кривой ошибок. Метрическая классификация - метод ближайших соседей (kNN). Использование наивной байесовской модели для классификации	Б1.О.10 Прикладное машинное обучение на языке Python
1.5	Древовидные модели: деревья решений, случайный лес	Этапы построения дерева решений, выбор критерия точности прогноза. типа ветвления. Метрики ветвления на основе прироста информации (алгоритм ID3), нормализованного прироста информации (алгоритм C4.5), индекса Джини (алгоритм CART). Правила разбиения. Механизм отсекающего дерева. Критерии останова алгоритма (минимальное число объектов, при котором выполняется расщепление, минимальное число объектов в листьях, максимальная глубина деревьев. Переобучение решающих деревьев. Случайный лес. Обучение случайного леса. Достоинства и недостатки случайного леса.	Б1.О.10 Прикладное машинное обучение на языке Python
1.6	Ансамбли моделей.	Построение ансамблей классификаторов: случайный лес, бустинг, бэггинг.	Б1.О.10 Прикладное машинное обучение на языке Python
3. Лабораторные работы.			
3.1	Введение в машинное обучение. Основные определения и постановки задач.	Анализ практических задач. Определение типа задачи (классификация, регрессия, кластеризация). Подготовка исходных данных.	Б1.О.10 Прикладное машинное обучение на языке Python
3.2	Обзор основных необходимых библиотек языка Python	Знакомство с библиотекой машинного обучения Scikit-Learn. Предварительный анализ исходных данных. Визуализация признаков. Базовый статистический анализ средствами Python.	Б1.О.10 Прикладное машинное обучение на языке Python

№ п/п	Наименование раздела дисциплины	Содержание раздела дисциплины	Реализация раздела дисциплины с помощью онлайн-курса, ЭУМК
3.3	Решение задачи регрессии	Разбор примера построения модели линейной регрессии для задачи предсказания велосипедного трафика. Отбор и кодирование признаков. Визуальное сравнение общего и предсказанного моделью трафика. Проверка качества. Построение модели линейной регрессии с помощью библиотеки Scikit-Learn для заданного набора данных. Анализ качества построенной модели.	Б1.О.10 Прикладное машинное обучение на языке Python
3.4	Решение задачи классификации.	Разбор примера построения модели логистической регрессии для задачи предсказания оттока клиентов мобильного оператора. Отбор и кодирование признаков. Проверка качества модели с помощью перекрёстной проверки. Построение модели логистической регрессии с помощью библиотеки Scikit-Learn. Анализ качества построенной модели.	Б1.О.10 Прикладное машинное обучение на языке Python
3.5	Древовидные модели: деревья решений, случайный лес	Разбор примера построения модели дерева решений для задачи предсказания исхода футбольного матча. Анализ деревьев, полученных при использовании различных метрик. Построение модели случайного леса на примере задачи кредитного скоринга. Кодирование признаков и заполнение пропущенных данных. Построение моделей деревьев решений с помощью библиотеки Scikit-Learn для заданного набора данных. Анализ качества построенной модели.	Б1.О.10 Прикладное машинное обучение на языке Python
3.6	Ансамбли моделей.	Знакомство с библиотеками XGBoost, AdaBoost. Практическая реализация ансамблей моделей.	Б1.О.10 Прикладное машинное обучение на языке Python

13.2. Темы (разделы) дисциплины и виды занятий

№ п/п	Наименование темы (раздела) дисциплины	Виды занятий (часов)				
		Лекции	Практические	Лабораторные	Самостоятельная работа	Всего
1	Введение в машинное обучение. Основные определения и постановки задач.	2		2	2	6
2	Обзор основных необходимых библиотек языка Python	4		4	4	12
3	Решение задачи регрессии	6		6	7	19
4	Решение задачи классификации.	8		8	10	26
5	Древовидные модели: деревья решений, случайный лес	8		8	10	26
6	Ансамбли моделей.	6		6	7	19
	Итого	34		34	40	108

14. Методические указания для обучающихся по освоению дисциплины

Работа с конспектами занятий, презентациями, выполнение лабораторных работ, использование рекомендованной литературы и методических материалов, в том числе размещенных на странице курса «Б1.О.10 Прикладное машинное обучение на языке

Python» на портале «Электронный университет ВГУ»
<https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=6191>, автор Замятин И.В.

В рамках общего объема часов, отведенных для изучения дисциплины, предусматривается выполнение следующих видов самостоятельных работ студентов (СРС): изучение теоретического материала, написание программ по темам, изученным на лабораторных занятиях.

15. Перечень основной и дополнительной литературы, ресурсов интернет, необходимых для освоения дисциплины

а) основная литература:

№ п/п	Источник
1	Рашка, С. Python и машинное обучение: крайне необходимое пособие по новейшей предсказательной аналитике, обязательное для более глубокого понимания методологии машинного обучения [Электронный ресурс] : руководство / С. Рашка ; пер. с англ. Логунова А.В.. — Электрон. дан. — Москва : ДМК Пресс, 2017. — 418 с. — Режим доступа: https://e.lanbook.com/book/100905
2	Флах, П. Машинное обучение. Наука и искусство построения алгоритмов, которые извлекают знания из данных / П. Флах. — Москва: ДМК Пресс, 2015. — 400 с. — ISBN 978-5-97060-273-7. — Текст: электронный // Лань: электронно-библиотечная система. — URL: https://e.lanbook.com/book/69955
3	Замятин И.В. Программирование на языке Python [Электронный ресурс] : учебно-методическое пособие : [для студ. 3-го курса, обучающихся по направлению 38.03.05 - Бизнес-информатика] / И.В. Замятин ; Воронеж. гос. ун-т .— Воронеж: Издательский дом ВГУ, 2019.— Свободный доступ из интрасети ВГУ .— URL: http://www.lib.vsu.ru/elib/texts/method/vsu/m19-160.pdf

б) дополнительная литература:

№ п/п	Источник
4	Коэлью, Л. П. Построение систем машинного обучения на языке Python / Л. П. Коэлью, В. Ричарт; перевод с английского А. А. Слинкин. — 2-е изд. — Москва: ДМК Пресс, 2016. — 302 с. — ISBN 978-5-97060-330-7. — Текст: электронный // Лань: электронно-библиотечная система. — URL: https://e.lanbook.com/book/82818
5	Каширина И.Л. Нейросетевые технологии : учебно-методическое пособие для вузов / И.Л. Каширина ; Воронеж. гос. ун-т .— Воронеж : ИПЦ ВГУ, 2008 .— 70 с. : ил .— <URL: http://www.lib.vsu.ru/elib/texts/method/vsu/m08-110.pdf >.
6	Плас Дж. Вандер Python для сложных задач: наука о данных и машинное обучение. — СПб.: Питер, 2018. — 576 с.
7	Прикладные методы анализа статистических данных [Электронный ресурс]: учебное пособие / Е.Р. Горяинова, А.Р. Панков, Е.Н. Платонов. — Электрон. дан. — М.: Издательский дом Высшей школы экономики, 2012. — 312 с. — Режим доступа: http://e.lanbook.com/books/element.php?pl1_id=65997
8	Рутковская Д. Нейронные сети, генетические алгоритмы и нечеткие системы: Пер.с польск.И.Д.Рудинского. [Электронный ресурс] : / Рутковская Д., Пилиньский М., Рутковский Л. — Электрон. дан. — М.: Горячая линия-Телеком, 2013. — 384 с. — Режим доступа: http://e.lanbook.com/books/element.php?pl1_id=11843

в) информационные электронно-образовательные ресурсы (официальные ресурсы интернет):

№ п/п	Источник
9	Электронная библиотечная система «Издательства «Лань». Режим доступа: http://e.lanbook.com/
10	Интеллектуальный анализ данных / И.В. Замятин — Образовательный портал «Электронный университет ВГУ». — Режим доступа: https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=6188
11	Б1.О.10 Прикладное машинное обучение на языке Python / И.В. Замятин — Образовательный портал «Электронный университет ВГУ». — Режим доступа: https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=6191
12	Электронная библиотечная система ВГУ. Режим доступа: http://www.lib.vsu.ru

16. Перечень учебно-методического обеспечения для самостоятельной работы

Самостоятельная работа обучающегося должна включать подготовку к лабораторным занятиям, выполнение текущих заданий по освоению соответствующих тем курса, выполнение курсовой работы и подготовку к промежуточной аттестации. Для этого рекомендуется освоить теоретический материал соответствующих тем по конспектам лекций, презентационному материалу, размещенному на ЭО ресурсах, литературу из представленного перечня, материалы с тематических ресурсов сети Интернет.

№ п/п	Источник
1	Интеллектуальный анализ данных / И.В. Замятин — Образовательный портал «Электронный университет ВГУ». — Режим доступа: https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=6188
2	Б1.О.10 Прикладное машинное обучение на языке Python / И.В. Замятин — Образовательный портал «Электронный университет ВГУ». — Режим доступа: https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=6191
3	Электронная библиотечная система ВГУ. Режим доступа: http://www.lib.vsu.ru

17. Информационные технологии, используемые для реализации учебной дисциплины, включая программное обеспечение и информационно-справочные системы (при необходимости)

Python 3 с подключенными библиотеками (дистрибутив Anaconda).

Дисциплина реализуется с применением электронного обучения и дистанционных образовательных технологий. Для организации самостоятельной работы обучающихся используется онлайн-курс «Б1.О.10 Прикладное машинное обучение на языке Python», размещенный на платформе Электронного университета ВГУ (LMS moodle), а также Интернет-ресурсы, приведенные в п.15в.

18. Материально-техническое обеспечение дисциплины:

Практические и лабораторные занятия должны проводиться в специализированной аудитории, оснащенной современными персональными компьютерами и программным обеспечением в соответствии с тематикой изучаемого материала, а также компьютером с подключенным к нему проектором с видеотерминала на настенный экран.

19. Оценочные средства для проведения текущей и промежуточной аттестаций

Порядок оценки освоения обучающимися учебного материала определяется содержанием следующих разделов дисциплины:

№ п/п	Наименование раздела дисциплины (модуля)	Компетенция (и)	Индикатор(ы) достижения компетенции	Оценочные средства
1.	Введение в машинное обучение. Основные определения и постановки задач.	ОПК-1	ОПК-1.1	Задание для Лабораторной работы №1
2.	Обзор основных необходимых библиотек языка Python			
3.	Решение задачи регрессии	ОПК-2	ОПК-2.1	Задание для Лабораторной работы №2
4.	Решение задачи классификации.		ОПК-2.1	Задание для Лабораторной работы №3
5.	Древовидные модели: деревья решений, случайный лес		ОПК-2.1	Задание для Лабораторной работы №4
6.	Ансамбли моделей.		ОПК-2.2	

№ п/п	Наименование раздела дисциплины (модуля)	Компетенция (и)	Индикатор(ы) достижения компетенции	Оценочные средства
Промежуточная аттестация форма контроля - экзамен				Экзаменационный тест

20 Типовые оценочные средства и методические материалы, определяющие процедуры оценивания

20.1 Текущий контроль успеваемости

Контроль успеваемости по дисциплине осуществляется с помощью следующих оценочных средств:

Лабораторная работа №1

1. На сайтах <https://www.kaggle.com/> , <https://archive.ics.uci.edu/ml/index.php> , или любом другом найти и загрузить произвольный датасет. Требования к датасету:

- не менее 7 столбцов
- не менее 3 столбцов, содержащих НЕчисловые данные

2. Создать проект (блокнот) Python и загрузить в него выбранный датасет.

3. Определить тип задачи машинного обучения и указать искомую (зависимую) переменную.

4. Выполнить подготовку данных датасета для дальнейшего использования в модели машинного обучения:

- Выполнить визуализацию данных датасета.
- Выполнить базовый статистический анализ.
- Выполнить необходимые преобразования типов данных.
- Выполнить очистку данных (от пропущенных значений).
- (факультативно) Выполнить масштабирование данных.

Лабораторная работа № 2 (регрессия)

1. Разбейте предоставленный Вам преподавателем набор данных на обучающую и тестовую части в соотношении 8:2.

2. Обучите, а затем провалидируйте на тестовых данных следующие модели, используя в качестве метрики качества R^2 , предварительно отмасштабировав данные

- LinearRegression;
- Lasso с коэффициентом регуляризации, равным 0.01.

3. Проанализируйте качество получившихся моделей и сравните количество строго нулевых весов в них.

Лабораторная работа № 3 (классификация)

1. Разбейте предоставленный Вам преподавателем набор данных на обучающую и тестовую части в соотношении 8:2.

2. Проведите предобработку данных: заполнение пропусков, кодирование, масштабирование

3. Обучите, а затем провалидируйте на тестовых данных модель логистической регрессии, наивный байесовский классификатор.

4. Вычислите значения метрик: recall, precision, F1-мера, AUC-ROC. Постройте ROC-кривую.

Лабораторная работа № 4 (деревья решений, ансамбли)

1. Разбейте предоставленный Вам преподавателем набор данных на обучающую и тестовую части в соотношении 8:2.
2. Проведите предобработку данных: заполнение пропусков, кодирование, масштабирование
3. Обучите, а затем провалидируйте на тестовых данных модели дерево решений и случайный лес.
4. Вычислите значения метрик: recall, precision, F1-мера, AUC-ROC. Постройте ROC-кривую.

20.2 Промежуточная аттестация

Промежуточная аттестация по дисциплине осуществляется с помощью следующих оценочных средств: экзамен. Контрольно-измерительные материалы промежуточной аттестации включают в себя теоретические вопросы, позволяющие оценить уровень полученных знаний и практические задания, позволяющие оценить степень сформированности умений и навыков.

Промежуточная аттестация проводится в соответствии с Положением о промежуточной аттестации обучающихся по программам высшего образования.

Оценка результатов обучения на **Экзамене** может производиться также с помощью тестирования:

Вопросы с выбором ответа

1. С помощью метода деревьев решений возможно решение задач:
 - a. Регрессии.
 - b. Классификации.
 - c. **Классификации и регрессии.**
 - d. Кластеризации.
2. Какой из видов задач машинного обучения направлен на предсказание значения той или иной непрерывной числовой величины на основе входных данных?
 - a. **Регрессия.**
 - b. Классификация.
 - c. Кластеризация.
 - d. Переобучение.
3. Обучение без учителя предполагает отсутствие...
 - a. **правильных выходов модели.**
 - b. обучающего множества.
 - c. эксперта, корректирующего процесс обучения.
 - d. алгоритма обучения.

4. Множество примеров, используемое для обучения модели, называется...
- a. **обучающим множеством**
 - b. валидационным множеством
 - c. тестовым множеством
5. Множество примеров, используемое для проверки работы сконструированной модели, называется...
- a. **тестовой выборкой**
 - b. синтетической выборкой
 - c. обучающей выборкой
6. Обучающая выборка в задаче обучения с учителем — это...
- a. **набор данных, каждая запись которого представляет собой учебный пример, содержащий заданное входное влияние, и соответствующий ему правильный выходной результат**
 - b. выявление в сырых данных ранее неизвестных, нетривиальных, практически полезных и доступных интерпретации знаний, необходимых для принятия решений в различных сферах человеческой деятельности
 - c. группировка объектов на основе данных, описывающих свойства объектов
7. Что такое стандартизация данных?
- a. Перевод значений всех признаков в числовую шкалу измерения
 - b. Выделение значимых признаков
 - c. Преобразование входных признаков, при котором все входные значения масштабируются в отрезок $[0,1]$
 - d. **Преобразование входных признаков так, чтобы среднее значение каждого признака было 0, а стандартное отклонение 1**
8. Задача классификации сводится к ...
- a. поиску независимых групп и их характеристик в всем множестве анализируемых данных
 - b. определению по известным характеристикам объекта значение некоторого его параметра
 - c. нахождению частых зависимостей между объектами или событиями
 - d. **определению класса объекта по его характеристикам**
9. Что такое бэггинг?
- a. метод кодирования нечисловых данных

- b. процедура последовательного построения композиции алгоритмов машинного обучения, когда каждый следующий алгоритм стремится компенсировать недостатки композиции всех предыдущих
 - c. один из методов регуляризации в задачах машинного обучения
 - d. **процедура независимого построения композиции алгоритмов машинного обучения**
10. Что такое бустинг?
- a. метод кодирования нечисловых данных
 - b. **процедура последовательного построения композиции алгоритмов машинного обучения, когда каждый следующий алгоритм стремится компенсировать недостатки композиции всех предыдущих алгоритмов**
 - c. процедура независимого построения композиции алгоритмов машинного обучения
 - d. метод борьбы с переобучением в задачах машинного обучения
11. Что из перечисленного является признаком переобучения модели?
- a. **когда ошибка на обучающей выборке низкая, а на тестовой высокая**
 - b. когда ошибка на обучающей выборке высокая, а на тестовой низкая
 - c. когда ошибка на обучающей и на тестовой выборке высокая
 - d. когда ошибка на обучающей и на тестовой выборке низкая
12. Переобучение - это ...
- a. излишнее обучение модели, не дающее прироста точности
 - b. повторное обучение модели для проверки ее корректности
 - c. дообучение модели на новых данных
 - d. **когда построенная модель хорошо объясняет примеры из обучающей выборки, но плохо работает на новых данных**
13. При решении задачи регрессии ищут...
- a. правила или набор правил в соответствии с которыми любой новый объект можно отнести к одному из классов
 - b. **функциональные зависимости, которые позволяют прогнозировать изменения непрерывных числовых параметров**
 - c. группы, на которые можно разделить объекты, данные о которых подвергаются анализу
 - d. соотношения между зависимыми и независимыми показателями и переменными в наглядной и понятной человеку форме
14. С помощью каких методов определяют коэффициенты уравнения регрессии:
- a. метода наименьших модулей

b. метода Гаусса

c. метода наименьших квадратов

d. симплекс-метода

15. Что такое перекрестная проверка (Cross-validation)?

(укажите все правильные варианты):

a. Метод формирования обучающего и тестового множеств для обучения модели в условиях недостаточности исходных данных или неравномерного представления классов.

b. Построение нескольких моделей для одного исходного набора данных.

c. Метод оценки эффективности выбранной модели с наиболее равномерным использованием имеющихся данных.

16. Явление переобучения характеризуется ...

(укажите все правильные варианты):

a. слишком долгим обучением

b. чрезмерно точным соответствием модели конкретному набору обучающих примеров, при котором модель теряет способность к обобщению

c. существенным ростом весовых коэффициентов модели

Открытые вопросы

17. Чему равно значение ошибки MSE для выборки из двух обучающих векторов, если реальные выходы модели $Z = (z_1, z_2) = (0.27, 0.43)$, а целевые (правильные) выходы $Y = (y_1, y_2) = (0.29, 0.23)$?

a. 0,0202

b. Критерий оценивания: точное соответствие

18. Дана матрица ошибок, построенная по результатам работы некоторого алгоритма классификации. Общая точность (accuracy) равна...

		Истинный класс	
		1	-1
Предсказанный класс	1	25	20
	-1	20	15

a. 0,5

b. Критерий оценивания: точное соответствие

Критерии оценивания для вопросов №1-14: указан правильный вариант – 1, в противном случае – 0.

Критерии оценивания для вопросов №15, 16: указаны оба правильных варианта – 1, указан один из правильных вариантов – 0,5, не указано ни одного правильного варианта – 0.

Для оценивания результатов обучения на **Экзамене** используются следующие показатели:

- 1) знание основных задач интеллектуального анализа данных и владение понятийным аппаратом;
- 2) знание моделей и методов интеллектуального анализа данных;
- 3) умение применять теоретические знания для решения практических задач;
- 4) умение иллюстрировать ответ примерами, фактами, данными научных исследований.

Для оценивания результатов обучения на Экзамене используется 4-балльная шкала: «отлично», «хорошо», «удовлетворительно», «неудовлетворительно».

Соотношение показателей, критериев и шкалы оценивания результатов обучения на **Экзамене**:

Критерии оценивания компетенций	Уровень сформированности компетенций	Шкала оценок
Обучающийся в полной мере владеет понятийным аппаратом данной области науки (теоретическими основами дисциплины), способен иллюстрировать ответ примерами, фактами, данными научных исследований, применять теоретические знания для решения практических задач в области интеллектуального анализа данных. По итогам решения Самостоятельных работ Обучающимся получены хорошие или отличные оценки.	<i>Повышенный уровень</i>	<i>Отлично</i>
Ответ на контрольно-измерительный материал не соответствует одному из перечисленных показателей, но обучающийся дает правильные ответы на дополнительные вопросы. По итогам решения Самостоятельных работ Обучающимся получены хорошие или отличные оценки.	<i>Базовый уровень</i>	<i>Хорошо</i>
Ответ на контрольно-измерительный материал не соответствует любым двум из перечисленных показателей, обучающийся дает неполные ответы на дополнительные вопросы. По итогам решения Самостоятельных работ Обучающимся получены хорошие или удовлетворительные оценки.	<i>Пороговый уровень</i>	<i>Удовлетворительно</i>
Ответ на контрольно-измерительный материал не соответствует любым трем из перечисленных показателей. Обучающийся демонстрирует отрывочные, фрагментарные знания, допускает грубые ошибки. По итогам решения Самостоятельных работ Обучающимся получены оценки не выше удовлетворительных.	—	<i>Неудовлетворительно</i>

Задания раздела 20.2 рекомендуются к использованию при проведении диагностических работ с целью оценки остаточных результатов освоения данной дисциплины (знаний, умений, навыков).