

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.  
24.05.2019



**РАБОЧАЯ ПРОГРАММА УЧЕБНОЙ ДИСЦИПЛИНЫ**  
**Б1.В.07 Прикладное машинное обучение на языке Python**

**1. Код и наименование направления подготовки/специальности:**

**01.03.02 Прикладная математика и информатика**

**2. Профиль подготовки/специализация: Информационная аналитика и обработка больших данных**

**3. Квалификация (степень) выпускника: бакалавр**

**4. Форма обучения: очная**

**5. Кафедра, отвечающая за реализацию дисциплины: Математических методов исследования операций**

**6. Составители программы: Каширина Ирина Леонидовна, доктор техн. наук, профессор кафедры математических методов исследования операций**

**7. Рекомендована: НМС факультета Прикладной математики, информатики и механики, протокол №9 от 24.05.2019**

**8. Учебный год: 2022/2023**

**Семестр(ы): 7**

## 9. Цели и задачи учебной дисциплины:

Целью курса является ознакомление будущих специалистов в области прикладной математики и информатики с процессами, алгоритмами и инструментами Data Science, 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 вариативной части базового цикла (блок Б1). Для изучения курса необходимы базовые знания информатики, линейной алгебры, математического анализа, 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
ПКВ-5	Способен использовать современные методы разработки и реализации алгоритмов машинного обучения на базе современных языков программирования и пакетов прикладных программ моделирования	ПКВ-5.3	Разрабатывает и совершенствует методы анализа массовых количественных и нечисловых данных	знать: <ul style="list-style-type: none"><li>– методы предварительной обработки данных (кодирование, стандартизация и нормализация, устранение выбросов, заполнение пропусков);</li><li>– методы отбора информативных признаков;</li><li>– методы классификации;</li><li>– методы регрессионного анализа</li><li>– методы анализа текстовых данных.</li><li>– возможности актуальных алгоритмов машинного обучения, которые широко используются на практике, основные сферы их применения;</li></ul> уметь: <ul style="list-style-type: none"><li>– анализировать многомерные данные и преодолевать вычислительные проблемы, связанные с высокой размерностью данных;</li><li>– применять методы машинного обучения при решении задач в различных прикладных областях;</li><li>– использовать библиотеки языка Python для построения моделей машинного обучения;</li></ul> владеть (иметь навык(и)): <ul style="list-style-type: none"><li>– построения и проверки качества моделей машинного обучения;</li><li>– интерпретации полученных результатов в терминах прикладной области с целью получения новых знаний и выводов;</li><li>– использования библиотек языка Python для построения систем, обучающихся по прецедентам</li></ul>

## 12. Объем дисциплины в зачетных единицах/час — 3/108.

Форма промежуточной аттестации *экзамен*

## 13. Виды учебной работы

Вид учебной работы	Трудоемкость	
	Всего	По семестрам
		Семестр 5
Аудиторные занятия	48	48
в том числе: лекции	32	32
практические		
лабораторные	16	16
Самостоятельная работа	24	24
Форма промежуточной аттестации (зачет – 0 час. / экзамен – 36 час.)	36	36
Итого:	108	108

### 13.1. Содержание дисциплины

п/п	Наименование раздела дисциплины	Содержание раздела дисциплины	Реализация раздела дисциплины с помощью онлайн-курса, ЭУМК *
<b>1. Лекции</b>			
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	Курс «Машинное обучение» на портале «Электронный университет ВГУ». <a href="https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579">https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579</a>
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. Знакомство с библиотекой машинного обучения Scikit-Learn. Гиперпараметры и проверка качества модели	Курс «Машинное обучение» на портале «Электронный университет ВГУ». <a href="https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579">https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579</a>
1.3	Построение и отбор признаков	Извлечение признаков (Feature Extraction). Преобразования признаков (Feature transformations): кодирование нечисловых данных, нормировка и калибровка, заполнение пропусков. Выбор признаков (Feature selection): статистические подходы, визуализация, отбор с использованием моделей	Курс «Машинное обучение» на портале «Электронный университет ВГУ». <a href="https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579">https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579</a>
1.4	Решение задачи регрессии	Метод наименьших квадратов. Измерение ошибки в задачах регрессии ( $MSE$ , $RMSE$ , $MAE$ , $R^2$ ). Многомерная регрессия, проблема мультиколлинеарности. Регрессия, линейная по параметрам, полиномиальная регрессия. Решение проблемы переобучения: L1-регуляризация (Lasso), L2-Регуляризация (гребневая регрессия), эластичная сеть. Настройка	Курс «Машинное обучение» на портале «Электронный университет ВГУ». <a href="https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579">https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579</a>

		гиперпараметров алгоритма с помощью n-кратной перекрестной проверки.	
1.5	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: ассигасу (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	Курс «Машинное обучение» на портале «Электронный университет ВГУ». <a href="https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579">https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579</a>
1.6.	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 отсечения 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	Курс «Машинное обучение» на портале «Электронный университет ВГУ». <a href="https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579">https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579</a>
1.7	Ансамбли моделей Бэггинг, бустинг, градиентный бустинг	Бэггинг, случайный лес как пример бэггинга. Бэггинг линейных классификаторов. Бустинг. Adaboost для ансамбля из простых деревьев (пней). Сравнение результатов бустинга для слабых и сильных моделей. Градиентный бустинг. Градиентный бустинг в задаче регрессии. Градиентный бустинг в задаче классификации. Градиентный бустинг над деревьями.	Курс «Машинное обучение» на портале «Электронный университет ВГУ». <a href="https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579">https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579</a>
1.8	Анализ текстовых данных	Представление текстовых данных в виде «мешка слов». Стоп-слова. Масштабирование данных с помощью tf-idf. Модель «мешка слов» для последовательностей из нескольких слов (n-грамм) Продвинутая токенизация, стемминг и лемматизация Моделирование тем и кластеризация документов. Латентное размещение Дирихле	Курс «Машинное обучение» на портале «Электронный университет ВГУ». <a href="https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579">https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579</a>
<b>2. Лабораторные работы</b>			
2.1	Решение задачи регрессии	Построение модели линейной регрессии с помощью библиотеки Scikit-Learn для заданного набора данных. Анализ качества построенной модели.	Курс «Машинное обучение» на портале «Электронный университет ВГУ». <a href="https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579">https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579</a>
2.2.	Решение задачи классификации.	Построение модели логистической регрессии с помощью библиотеки Scikit-Learn. Анализ качества построенной модели	Курс «Машинное обучение» на портале «Электронный университет ВГУ». <a href="https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579">https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579</a>
2.3	Древовидные модели: деревья решений, случайный лес	Построение моделей деревьев решений и случайного леса с помощью библиотеки Scikit-Learn для заданного набора данных. Анализ качества построенной модели	Курс «Машинное обучение» на портале «Электронный университет ВГУ». <a href="https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579">https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579</a>
2.4	Ансамбли	Построение модели градиентного бустинга с помощью	Курс «Машинное

	моделей Бэггинг, бустинг, градиентный бустинг	библиотек XGBoost и CatBoost для заданного набора данных. Анализ качества построенной модели	обучение» на портале «Электронный университет ВГУ». <a href="https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579">https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579</a>
2.5	Решение задачи прогнозирования временных рядов	Построение модели прогнозирования временного с помощью библиотеки fbprophet для заданного набора данных. Анализ качества построенной модели	Курс «Машинное обучение» на портале «Электронный университет ВГУ». <a href="https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579">https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579</a>
2.6	Анализ текстовых данных	Построение модели анализа текстов с помощью библиотек Scikit-Learn, NLTK, Gensim для заданного набора данных. Анализ качества построенной модели	Курс «Машинное обучение» на портале «Электронный университет ВГУ». <a href="https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579">https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579</a>

### 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			3	5
2	Обзор основных необходимых библиотек языка Python	4			3	7
3	Построение и отбор признаков	2			3	5
4	Решение задачи регрессии	4		2	3	9
5	Решение задачи классификации.	4		2	3	9
6	Древовидные модели: деревья решений, случайный лес	4		2	3	9
7	Ансамбли моделей Бэггинг, бустинг, градиентный бустинг	6		4	2	12
8	Решение задачи прогнозирования	2		2	2	6
9	Анализ текстовых данных	2		4	2	10
	Итого	32		16	24	

### 14. Методические указания для обучающихся по освоению дисциплины

(рекомендации обучающимся по освоению дисциплины: работа с конспектами лекций, презентационным материалом, выполнение практических заданий, тестов, заданий текущей аттестации и т.д.)

Работа с конспектами лекций, презентациями, выполнение практических заданий для самостоятельной работы, выполнение лабораторных работ, использование рекомендованной литературы и методических материалов, в том числе размещенных на странице курса «Машинное обучение» на портале «Электронный университет ВГУ» <https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579>, автор Каширина И.Л.

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 лекционных и практических занятиях.

При использовании дистанционных образовательных технологий и электронного обучения выполнять все указания преподавателей по работе на LMS-платформе, своевременно подключаться к online-занятиям, соблюдать рекомендации по организации самостоятельной работы

**15. Перечень основной и дополнительной литературы, ресурсов интернет, необходимых для освоения дисциплины** (список литературы оформляется в соответствии с требованиями ГОСТ и используется общая сквозная нумерация для всех видов источников)

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: <a href="https://e.lanbook.com/book/100905">https://e.lanbook.com/book/100905</a>
2	Коэльо, Л.П. Построение систем машинного обучения на языке Python [Электронный ресурс] / Л.П. Коэльо, В. Ричарт ; пер. с англ. Слинкин А. А.. — Электрон. дан. — Москва : ДМК Пресс, 2016. — 302 с. — Режим доступа: <a href="https://e.lanbook.com/book/82818">https://e.lanbook.com/book/82818</a>
3	Флах, П. Машинное обучение. Наука и искусство построения алгоритмов, которые извлекают знания из данных [Электронный ресурс] / П. Флах. — Электрон. дан. — Москва : ДМК Пресс, 2015. — 400 с. — Режим доступа: <a href="https://e.lanbook.com/book/69955">https://e.lanbook.com/book/69955</a>

б) дополнительная литература:

№ п/п	Источник
4	Плас Дж. Вандер Python для сложных задач: наука о данных и машинное обучение. — СПб.: Питер, 2018. — 576 с.
5	Силен Дэви, Мейсман Арно, Али Мохамед. Основы Data Science и Big Data. Python и наука о данных. -СПб.: Питер, 2017. -336 с.
6	Бринк Х., Ричардс Д., Феверолф М. Машинное обучение. -СПб.: Питер, 2017. -336 с.:
7	Шарден, Б. Крупномасштабное машинное обучение вместе с Python [Электронный ресурс] : учебное пособие / Б. Шарден, Л. Массарон, А. Боскетти ; пер. с англ. А. В. Логунова. — Электрон. дан. — Москва : ДМК Пресс, 2018. — 358 с. — Режим доступа: <a href="https://e.lanbook.com/book/10583">https://e.lanbook.com/book/10583</a>
8	Вьюгин, В.В. Математические основы машинного обучения и прогнозирования [Электронный ресурс] : учебное пособие / В.В. Вьюгин. — Электрон. дан. — Москва : МЦНМО, 2013. — 304 с. — Режим доступа: <a href="https://e.lanbook.com/book/56397">https://e.lanbook.com/book/56397</a>
9	Кук, Д. Машинное обучение с использованием библиотеки H2O [Электронный ресурс] / Д. Кук ; пер. с англ. Огурцова А.Б.. — Электрон. дан. — Москва : ДМК Пресс, 2018. — 250 с. — Режим доступа: <a href="https://e.lanbook.com/book/97353">https://e.lanbook.com/book/97353</a>

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

№ п/п	Ресурс
10	А.Мюллер, С.Гвидо - Введение в машинное обучение с помощью Python. Руководство для специалистов по работе с данными – 2017 электронный ресурс свободного доступа: <a href="https://owlweb.ru/wp-content/uploads/2017/06/a.myuller-s.gvido-vvedenie-v-mashinnoe-obuchenie-s-pomoshhyu-python.-rukovodstvo-dlya-specialistov-po-rabote-s-dannymi-2017.compressed-1.pdf">https://owlweb.ru/wp-content/uploads/2017/06/a.myuller-s.gvido-vvedenie-v-mashinnoe-obuchenie-s-pomoshhyu-python.-rukovodstvo-dlya-specialistov-po-rabote-s-dannymi-2017.compressed-1.pdf</a>
11	Машинное обучение (курс лекций, К.В.Воронцов) <a href="http://www.machinelearning.ru/wiki/index.php?title=Машинное_обучение">http://www.machinelearning.ru/wiki/index.php?title=Машинное_обучение</a> (курс лекций, К.В.Воронцов)
12	<a href="https://www.kaggle.com/">https://www.kaggle.com/</a> - онлайн платформа для проектов в области науки о данных
13	UCI Machine Learning Repository — репозиторий наборов данных для машинного обучения - <a href="http://archive.ics.uci.edu/ml/">http://archive.ics.uci.edu/ml/</a>
14	Ресурс, посвященный машинному обучению, распознаванию образов и интеллектуальному анализу данных. - <a href="http://machinelearning.ru">http://machinelearning.ru</a>
15	Открытый курс машинного обучения <a href="https://habr.com/company/ods/blog/322626/">https://habr.com/company/ods/blog/322626/</a>
16	Курс «Машинное обучение» на портале «Электронный университет ВГУ», автор Каширина И.Л. <a href="https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579">https://edu.vsu.ru/course/view.php?id=3579</a>

**16. Перечень учебно-методического обеспечения для самостоятельной работы**  
(учебно-методические рекомендации, пособия, задачки, методические указания по выполнению практических (контрольных) работ и др.)

№ п/п	Источник
1	Бринк Х., Ричардс Д., Феверолф М. Машинное обучение. -СПб.: Питер, 2017. -336 с.: Материалы к книге: <a href="https://github.com/brinkar/real-world-machine-learning">https://github.com/brinkar/real-world-machine-learning</a>
2	Плас Дж. Вандер Python для сложных задач: наука о данных и машинное обучение. — СПб.: Питер, 2018. — 576 с. Материалы к книге: <a href="https://github.com/jakevdp/PythonDataScienceHandbook">https://github.com/jakevdp/PythonDataScienceHandbook</a>

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

Python 3 с подключенными библиотеками (дистрибутив Anaconda)

**18. Материально-техническое обеспечение дисциплины:**

Лекционная аудитория должна быть оснащенной современным компьютером с подключенным к нему проектором с видеотерминала на настенный экран. Практические и лабораторные занятия должны проводиться в специализированной аудитории, оснащенной современными персональными компьютерами и программным обеспечением в соответствии с тематикой изучаемого материала. Перечень специализированных лабораторий:

**Лаборатория машинного обучения (корпус 1, ауд. 407п)**

Компьютер в составе (16 шт.): системный блок: процессор Intel(R) Core(TM) i7-7700 CPU @ 3.60GHz, оператив-ная память 16 Гб, SSD 256 Гб, HDD 1Тб, ви-деокарта NVIDIA GeForce GTX 1080 Ti; мо-нитор DELL S2419HN; Компьютер в составе (1 шт.):

системный блок: процессор Intel(R) Core(TM) i7-7800X CPU @ 3.50GHz, опера-тивная память 96 Гб, SSD 1Тб, HDD 4Тб, ви-деокарта NVIDIA GeForce RTX 2080 Ti (2 шт.); монитор DELL S2419HN; Источник бесперебойного питания APC Back-UPS BV1000I-GR, line-interactive, мощ-ность:1000ВА, 600Вт (16 шт.); Источник бесперебойного питания Legrand KEOR LINE RT 1500BA (1 шт.); Коммутатор HP 2530-24G Switch (Managed, 24\*10/100/1000 + 4 SFP, 19"); Интерактивная доска SMART SBM685 (87 дюймов, ПО SMART SLS) с пассивным лот-ком; Проектор Vivitek DH758UST (ультракорот-кофокусный, DLP, Full HD 1080p (1920 x 1080) , 3500 ANS, 10000:1, полная поддержка 3D)

**Лаборатория искусственного интеллекта (корпус 1, ауд. 124)**

Компьютер в составе (17 шт.): системный блок: процессор AMD Ryzen 7 3800X 8-Core Processor, оперативная память 32Гб, HDD 1Тб, SSD 256Гб, видеокарта NVIDIA GeForce GTX 1050; монитор: Dell S2419H; Интерактивная доска SMART SBM685 (87 дюймов); Мультимедиа-проектор Vivitek ультрако-роткофокусный; Источник бесперебойного питания Legrand Keor SPX 1000 BA IEC C13 (16 шт.); Источник бесперебойного питания Legrand Keor Line RT 1000 BA (1 шт.); Коммутатор HP 2530-48G Switch (1 шт.)

**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.	ПКВ-5	ПКВ-5.3	Тест
2	Обзор основных необходимых библиотек	ПКВ-5	ПКВ-5.3	Тест

№ п/п	Наименование раздела дисциплины (модуля)	Компетенция(и)	Индикатор(ы) достижения компетенции	Оценочные средства
	языка Python			
3	Построение и отбор признаков	ПКВ-5	ПКВ-5.3	Тест
4	Решение задачи регрессии	ПКВ-5	ПКВ-5.3	Задание для лабораторной работы
5	Решение задачи классификации.	ПКВ-5	ПКВ-5.3	Тест
6	Древовидные модели: деревья решений, случайный лес	ПКВ-5	ПКВ-5.3	Тест
7	Ансамбли моделей Бэггинг, бустинг, градиентный бустинг	ПКВ-5	ПКВ-5.3	Задание для лабораторной работы
8	Решение задачи прогнозирования	ПКВ-5	ПКВ-5.3	Тест
9	Анализ текстовых данных	ПКВ-5	ПКВ-5.3	Задание для лабораторной работы
Промежуточная аттестация форма контроля – экзамен				<i>Перечень вопросов</i> Практическое задание

## 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:

Тестовые задания, Лабораторные работы, Устный опрос

#### Тестовые задания

##### *Тест № 1*

#### **Задание 1:**

Что такое линейная регрессия?

Вариант 1  это функциональная зависимость, которая позволяет прогнозировать изменения непрерывных числовых параметров;

Вариант 2  модель зависимости непрерывной переменной  $y$  от объясняющих ее факторов, в которой функция зависимости является линейной

Вариант 3  модель зависимости дискретной переменной  $y$  от объясняющих ее факторов, в которой функция зависимости является линейной

#### **Задание 2:**

Основная характеристика задачи бинарной классификации:

Вариант 1  классификация осуществляется по одному признаку

Вариант 2  зависимая переменная может принимать только два значения

Вариант 3  классификация осуществляется по двум признакам

#### **Задание 3:**

Классификация относится к стратегии:

Вариант 1  обучения без учителя

Вариант 2  обучения с учителем



Вариант 3  оба ответа неверны

#### Задание4:

Какое выражение прибавляется к функции ошибок про  $L_2$  регуляризации?

Вариант 1   $\lambda \sum_{i=1}^N w_i^2$

Вариант 2   $\lambda \sum_{i=1}^N |w_i|$

Вариант 3   $\frac{\lambda}{2} \sum_{i=1}^N w_i^2 + \frac{\lambda}{2} \sum_{i=1}^N |w_i|$

#### Задание5:

Явление переобучения характеризуется ...

Вариант 1  чрезмерно точным соответствием модели конкретному набору обучающих примеров, при котором модель теряет способность к обобщению

Вариант 2  возникновением, в случае слишком долгого обучения, недостаточного числа обучающих примеров или слишком сложной структуры модели

Вариант 3  возникновением, в случае слишком долгого обучения, слишком сложной структуры модели

#### Задание6:

Задача классификации сводится к ...

Вариант 1  нахождению частых зависимостей между объектами или событиями;

Вариант 2  определению класса объекта по его характеристикам;

Вариант 3  определению по известным характеристикам объекта значение некоторого его параметра;

Вариант 4  поиску независимых групп и их характеристик в всем множестве анализируемых данных.

#### Задание7:

Множество примеров, используемое для конструирования модели, называется...

Вариант 1  обучающим множеством

Вариант 2  тестовым множеством

Вариант 3  валидационным множеством

#### Задание8:

Дана матрица ошибок алгоритма классификации. Вычислите precision

	$y=1$	$y=0$
$\hat{y} = 1$	15	10
$\hat{y} = 0$	5	20

Вариант 1  0.7

Вариант 2  0,6

Вариант 3  0,75

#### Задание9:

В задаче определения спама recall - это...

Вариант 1  доля спама среди писем, распознанных алгоритмом как спам

Вариант 2  доля не спама среди писем, распознанных алгоритмом как спам

Вариант 3  доля писем, распознанных алгоритмом как спам, среди спама

Вариант 4  доля писем, распознанных алгоритмом как не спам, среди спама

#### Задание10:

Какие функции ошибок используются в задачах регрессии?

Вариант 1   $MSE = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (y_i - \hat{y}_i)^2$

Вариант 2   $MAE = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N |y_i - \hat{y}_i|$

Вариант 3   $R^2 = 1 - \frac{\sum_{i=1}^N (y_i - \hat{y}_i)^2}{\sum_{i=1}^N (y_i - \bar{y})^2}$

Вариант 4   $E = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N [y_i \neq \hat{y}_i]$

### Перечень заданий для лабораторных работ

#### Лабораторная работа № 1 (по теме линейная 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 отмасштабируя данные

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

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

#### Лабораторная работа № 2 (по теме логистическая регрессия)

- 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
- 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:

### Теоретические вопросы, практические задания

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.

Для оценивания результатов обучения на экзамене используются следующие показатели:

- 1) знание учебного материала и владение понятийным аппаратом теории машинного обучения;
- 2) умение анализировать многомерные данные и преодолевать вычислительные проблемы, связанные с высокой размерностью данных;
- 3) умение применять методы машинного обучения при решении задач в различных прикладных областях; ;
- 5) владение навыками использования библиотек языка Python для построения систем, обучающихся по прецедентам
- 6) владение навыками построения и проверки качества моделей машинного обучения;
- 7) владение навыками интерпретации полученных результатов в терминах прикладной области с целью получения новых знаний и выводов.

### Перечень вопросов к экзамену

1. Основные понятия машинного обучения. Основные постановки задач. Примеры прикладных задач.
2. Линейные методы классификации и регрессии: функционалы качества, методы настройки, особенности применения.
3. Метрики качества алгоритмов регрессии и классификации.
4. Линейная регрессия. Простая многомерная регрессия. Регрессия с полиномиальными признаками. Методы регуляризации: Ridge, Lasso, ElasticNet.
5. Логистическая регрессия.
6. Деревья решений. Методы построения деревьев. Их регуляризация.

7. Композиции алгоритмов. Разложение ошибки на смещение и разброс.
8. Случайный лес, его особенности.
9. Градиентный бустинг, его особенности при использовании деревьев в качестве базовых алгоритмов.
10. Анализ текстов. Масштабирование данных с помощью tf-idf. Модель «мешка слов» для n-грамм.

### **Практическое задание № 1 (по теме Линейная регрессия)**

Ответьте на вопросы о данных по авиарейсам в США за январь-апрель 2008 года.

По ссылке расположены [Данные](#) и их [описание](#)

1) Считайте выборку из файла при помощи функции `pd.read_csv` и ответьте на следующие вопросы:

- Имеются ли в данных пропущенные значения?
- Сколько всего пропущенных элементов в таблице "объект-признак"?
- Сколько объектов имеют хотя бы один пропуск?
- Сколько признаков имеют хотя бы одно пропущенное значение?

2) Преобразуйте каждый признак `FeatureName` из указанных в пару новых признаков `FeatureName_Hour`, `FeatureName_Minute`, разделив каждое из значений на часы и минуты. Не забудьте при этом исключить исходный признак из выборки. В случае, если значение признака отсутствует, значения двух новых признаков, его заменяющих, также должны отсутствовать.

3) Некоторые из признаков, отличных от целевой переменной, могут оказывать чересчур значимое влияние на прогноз, поскольку по своему смыслу содержат большую долю информации о значении целевой переменной. Изучите описание датасета и исключите признаки, сильно коррелирующие с ответами. Ваш выбор признаков для исключения из выборки обоснуйте.

4) Приведите данные к виду, пригодному для обучения линейных моделей. Для этого вещественные признаки надо отмасштабировать, а категориальные — привести к числовому виду. Также надо устранить пропуски в данных. Реализуйте функцию `transform_data`, которая принимает на вход `DataFrame` с признаками и выполняет следующие шаги:

- Замена пропущенных значений на нули для вещественных признаков и на строки `'nan'` для категориальных.
- Масштабирование вещественных признаков с помощью [StandardScaler](#).
- One-hot-кодирование категориальных признаков с помощью [DictVectorizer](#) или функции `pd.get_dummies`.

Метод должен возвращать преобразованный `DataFrame`, который должна состоять из масштабированных вещественных признаков и закодированных категориальных (исходные признаки должны быть исключены из выборки).

5) Разбейте выборку и вектор целевой переменной на обучение и контроль в отношении 70/30 (для этого можно использовать функцию `train_test_split`).

6) Обучите линейную регрессию на 1000 объектах из обучающей выборки и выведите значения MSE и  $R^2$  и на этой подвыборке и контрольной выборке. Проинтерпретируйте полученный результат — насколько качественные прогнозы строит полученная модель? Какие проблемы наблюдаются в модели?

7) Обучите линейные регрессии с L1- и L2-регуляризатором, подобрав лучшее значение параметра регуляризации при помощи кросс-валидации. Выведите значения и на обучающей и контрольной выборках. Удалось ли решить указанные вами ранее проблемы?

### **Практическое задание № 3 (по теме Анализ текстов)**

Практическое задание 2 посвящено работе с текстовыми данными и категориальными признаками и задачам бинарной классификации.

В рамках данного задания нужно решить задачу бинарной классификации для предсказания уровня заработной платы по тексту объявления о вакансии на примере набора данных с соревнования на Kaggle. Данные доступны по [ссылке](#).

1) Разбейте получившуюся выборку на обучающую и контрольную в соотношении 70/30

2) Создайте текстовое описание объектов обучающей и контрольной выборок, объединив значения всех признаков каждого объекта выборки через символы пробела. После этого получите признаковое описание объектов, осуществив векторизацию получившихся текстов при помощи [CountVectorizer](#), обучив его на обучающей выборке и применив на тестовой.

- 3) Обучите логистическую регрессию из модуля sklearn с параметрами по умолчанию на обучающей выборке:
- 4) Вычислите значения ROC-AUC, F-меры, а также постройте матрицу ошибок на тестовой выборке.
- 5) Отсортируйте веса признаков для модели. Какие слова из встречающихся в выборке имеют наибольшее/наименьшее влияние на значение целевой переменной? Проинтерпретируйте полученный результат.
- 6) Создайте текстовое описание объектов обучающей и контрольной выборок, объединив значения всех признаков каждого объекта выборки через символы пробела. После этого получите признаковое описание объектов, вычислив вектор tf-idf для каждого объекта помощи TfidfVectorizer, обучив его на обучающей выборке и применив на тестовой.
- 7) Заново обучите модель
- 8) Вычислите значения ROC-AUC, F-меры, а также постройте матрицу ошибок на контрольной выборке..
- 9). Сравните значения метрик из п. 8 со значениями, полученными в п. 4, и сравните соответствующие модели по качеству из работы.
11. Отсортируйте веса признаков для модели логистической регрессии из scikit-learn, полученной в п. 7. Какие слова из встречающихся в выборке имеют наибольшее/наименьшее влияние на значение целевой переменной? Проинтерпретируйте полученный результат.

Для оценивания результатов обучения на экзамене используется 4-балльная шкала: «отлично», «хорошо», «удовлетворительно», «неудовлетворительно». Соотношение показателей, критериев и шкалы оценивания результатов обучения.

Критерии оценивания	Шкала оценок
<i>Обучающийся в полной мере владеет понятийным аппаратом данной области науки (теоретическими основами дисциплины), сдал все практические и лабораторные работы, среднее количество правильных ответов на вопросы тестов превышает 80%.</i>	<i>Отлично</i>
<i>Обучающийся владеет понятийным аппаратом данной области науки (теоретическими основами дисциплины), но не сдал одну практическую или лабораторную работу, среднее количество правильных ответов на вопросы тестов находится в диапазоне 70-80%.</i>	<i>Хорошо</i>
<i>Обучающийся демонстрирует неуверенное владение понятийным аппаратом данной области науки (теоретическими основами дисциплины), не сдал две практических или лабораторных работы, среднее количество правильных ответов на вопросы тестов находится в диапазоне 60-70%.</i>	<i>Удовлетворительно</i>
<i>Обучающийся демонстрирует отрывочные, фрагментарные знания, допускает грубые ошибки, не сдал более двух практических или лабораторных работы, среднее количество правильных ответов на вопросы тестов менее 70%.</i>	<i>Неудовлетворительно</i>