

**МИНИСТЕРСТВО ТРАНСПОРТА РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ**  
**ФЕДЕРАЛЬНОЕ ГОСУДАРСТВЕННОЕ АВТОНОМНОЕ ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЕ**  
**УЧРЕЖДЕНИЕ ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ**  
**«РОССИЙСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ ТРАНСПОРТА»**  
**(РУТ (МИИТ))**



Рабочая программа дисциплины (модуля),  
как компонент образовательной программы  
специализированного высшего образования  
по направлению подготовки  
09.04.01 Информатика и вычислительная техника,  
утвержденной первым проректором РУТ (МИИТ)  
Тимониным В.С.

## **РАБОЧАЯ ПРОГРАММА ДИСЦИПЛИНЫ (МОДУЛЯ)**

### **Анализ данных и машинное обучение**

Направление подготовки: 09.04.01 Информатика и вычислительная техника

Направленность (профиль): Искусственный интеллект и предиктивная аналитика в транспортных системах

Форма обучения: Очная

Рабочая программа дисциплины (модуля) в виде электронного документа выгружена из единой корпоративной информационной системы управления университетом и соответствует оригиналу

Простая электронная подпись, выданная РУТ (МИИТ)  
ID подписи: 5665  
Подписал: заведующий кафедрой Нутович Вероника Евгеньевна  
Дата: 01.09.2026

## 1. Общие сведения о дисциплине (модуле).

Цель дисциплины «Анализ данных и машинное обучение» заключается в освоении профессиональных компетенций в области разработки и применения искусственного интеллекта и методов машинного обучения, пригодных для практического применения и анализа данных.

Задачей дисциплины является формирование у обучающихся навыков проектирования моделей искусственного интеллекта, подготовки данных для обучения и отладки средствами современных библиотек языка программирования Python

## 2. Планируемые результаты обучения по дисциплине (модулю).

Перечень формируемых результатов освоения образовательной программы (компетенций) в результате обучения по дисциплине (модулю):

**ПК-2** - Способен осуществить сбор, очистку, подготовку и разметку данных используя методологию ETL для дальнейшего обучения моделей искусственного интеллекта;

**ПК-3** - Способен проектировать, разрабатывать, обучать, оценивать и разворачивать модели искусственного интеллекта в соответствии с DevOps, DataOps и MLOps методологиями.

Обучение по дисциплине (модулю) предполагает, что по его результатам обучающийся будет:

### **Знать:**

- основные задачи, решаемые методами машинного обучения и анализа данных;
- принципы построения моделей искусственного интеллекта;
- этапы полного цикла работы с данными в соответствии с ETL-концепцией;
- подходы к обучению моделей искусственного интеллекта;
- возможности инструментов для разработки технологий искусственного интеллекта.

### **Уметь:**

- оценивать качество данных, проводить анализ и отбор признаков;
- проектировать, обучать, разворачивать модели искусственного интеллекта;
- тестировать и оценивать работоспособность модели искусственного интеллекта;

- применять инструменты для визуализации работы моделей;
- интегрировать программные модули и библиотеки.

**Владеть:**

- навыками построения модели искусственного интеллекта для прикладных задач и задач профессиональной деятельности;
- навыком оптимизации модели путем подбора параметров;
- навыком использования специализированных библиотек языка Python для анализа данных и машинного обучения;
- навыком применения инструментов разработки моделей;
- навыком сбора, подготовки и преобразования данных для последующего обучения модели искусственного интеллекта.

3. Объем дисциплины (модуля).

3.1. Общая трудоемкость дисциплины (модуля).

Общая трудоемкость дисциплины (модуля) составляет 10 з.е. (360 академических часа(ов)).

3.2. Объем дисциплины (модуля) в форме контактной работы обучающихся с педагогическими работниками и (или) лицами, привлекаемыми к реализации образовательной программы на иных условиях, при проведении учебных занятий:

Тип учебных занятий	Количество часов		
	Всего	Семестр	
		№2	№3
Контактная работа при проведении учебных занятий (всего):	96	48	48
В том числе:			
Занятия лекционного типа	32	16	16
Занятия семинарского типа	64	32	32

3.3. Объем дисциплины (модуля) в форме самостоятельной работы обучающихся, а также в форме контактной работы обучающихся с педагогическими работниками и (или) лицами, привлекаемыми к реализации образовательной программы на иных условиях, при проведении промежуточной аттестации составляет 264 академических часа (ов).

3.4. При обучении по индивидуальному учебному плану, в том числе при ускоренном обучении, объем дисциплины (модуля) может быть реализован полностью в форме самостоятельной работы обучающихся, а также в форме контактной работы обучающихся с педагогическими работниками и (или)

лицами, привлекаемыми к реализации образовательной программы на иных условиях, при проведении промежуточной аттестации.

#### 4. Содержание дисциплины (модуля).

##### 4.1. Занятия лекционного типа.

№ п/п	Тематика лекционных занятий / краткое содержание
1	<b>Введение в искусственный интеллект.</b> Рассматриваемые вопросы: <ul style="list-style-type: none"><li>- история искусственного интеллекта;</li><li>- тест Тьюринга;</li><li>- слабый и сильный ИИ;</li><li>- классификация методов искусственного интеллекта;</li><li>- области применения ИИ.</li></ul>
2	<b>Экспертные системы.</b> Рассматриваемые вопросы: <ul style="list-style-type: none"><li>- структура экспертной системы;</li><li>- классификация экспертных систем;</li><li>- неопределенность знаний и коэффициент доверия в экспертных системах;</li><li>- этапы разработки экспертных систем.</li></ul>
3	<b>Эволюционное моделирование.</b> Рассматриваемые вопросы: <ul style="list-style-type: none"><li>- генетические и эволюционные алгоритмы;</li><li>- методы селекции в генетических алгоритмах;</li><li>- методы скрещивания в генетических алгоритмах.</li></ul>
4	<b>Введение в машинное обучение.</b> Рассматриваемые вопросы: <ul style="list-style-type: none"><li>- основы машинного обучения;</li><li>- классификация типов систем машинного обучения;</li><li>- методы обучения с учителем и без учителя;</li><li>- основные проблемы машинного обучения;</li><li>- проблема переобучения и недообучения;</li><li>- примеры задач машинного обучения.</li></ul>
5	<b>Методы предобработки данных.</b> Рассматриваемые вопросы: <ul style="list-style-type: none"><li>- оценка качества данных;</li><li>- анализ и отбор признаков;</li><li>- виды признаков;</li><li>- нормировка признаков.</li></ul>
6	<b>Методы снижения размерности данных.</b> Рассматриваемые вопросы: <ul style="list-style-type: none"><li>- метод главных компонент;</li><li>- учет и заполнение пропусков;</li><li>- поиск аномалий;</li><li>- статистический анализ данных;</li><li>- отбеливание данных.</li></ul>

№ п/п	Тематика лекционных занятий / краткое содержание
7	<p>Метод опорных векторов SVM.</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>- линейная и нелинейная классификация;</li> <li>- классификация с мягким зазором;</li> <li>- выявление выбросов.</li> </ul>
8	<p>Линейная регрессия и логистическая регрессия</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>- метод наименьших квадратов;</li> <li>- принцип максимизации максимального правдоподобия;</li> <li>- разложение ошибки на смещение и разброс;</li> <li>- градиентный спуск;</li> <li>- метрики, используемые в задачах регрессии: среднеквадратичная ошибка, средняя абсолютная ошибка, коэффициент детерминации.</li> </ul>
9	<p>Классификация и кластеризация</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>- задачи и функция классификации;</li> <li>- линейная разделимость признаков;</li> <li>- геометрическая интерпретация отступа;</li> <li>- метрики, используемые в задачах классификации: верность, матрица ошибок, точность, полнота, F-мера, ROC-кривая, PR-кривая, площадь ROC-кривой;</li> <li>- задача кластеризации данных;</li> <li>- обзор алгоритмов кластеризации;</li> <li>- Алгоритм k-средних;</li> <li>- иерархическая кластеризация;</li> <li>- извлечение признаков из алгоритмов кластеризации.</li> </ul>
10	<p>Деревья и градиентный бустинг.</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>- деревья решений;</li> <li>- принципы построения дерева решений;</li> <li>- прирост информации и энтропия;</li> <li>- деревья для задач регрессии и классификации;</li> <li>- градиентный бустинг;</li> <li>- бустинг деревьев;</li> <li>- алгоритмы бустинга;</li> <li>- функции потерь.</li> </ul>
11	<p>Анализ временных рядов.</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>- анализ данных временных рядов;</li> <li>- извлечение признаков из временного ряда.</li> </ul>
12	<p>Ансамбли модулей.</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>- ансамблирование моделей;</li> <li>- случайный лес;</li> <li>- бэггинг моделей;</li> <li>- ошибка при использовании бэггинга;</li> <li>- стэкинг моделей;</li> <li>- блендинг моделей.</li> </ul>
13	<p>Введение в глубокое обучение.</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>- сравнение глубокого обучения и классических подходов к машинному обучению;</li> </ul>

№ п/п	Тематика лекционных занятий / краткое содержание
	- повторное использование заранее обученных слоев; - глубокое обучение с подкреплением.
14	Оценка моделей. Рассматриваемые вопросы: - методики оценки моделей; - инструменты мониторинга работы моделей; - инструменты визуализации работы модели.
15	Развертывание моделей. Рассматриваемые вопросы: - форматы моделей; - хранилища моделей; - подход MLOps.
16	Процесс управления полным циклом работы с данными Рассматриваемые вопросы: - концепция ETL (Extract, Transform, Load).

## 4.2. Занятия семинарского типа.

### Лабораторные работы

№ п/п	Наименование лабораторных работ / краткое содержание
1	Визуализация данных в Matplotlib. В результате выполнения лабораторных работ студент получает навыки отображения данных, построения линейных и трехмерных графиков, точечных диаграмм средствами библиотеки Matplotlib
2	Визуализация данных в Plotly. В результате выполнения лабораторных работ студент получает навыки отображения интерактивных данных, динамических графиков средствами библиотеки Plotly
3	Визуализация данных в Seaborn. В результате выполнения лабораторных работ студент получает навыки отображения данных и визуализации парных взаимосвязей средствами библиотеки Seaborn.
4	Анализ и оценка данных в Pandas. В результате выполнения лабораторных работ студент получает навыки первичного анализа, обработки и оценки данных, манипулирования и сортировки в Pandas
5	Анализ и оценка данных в NumPy. В результате выполнения лабораторных работ студент получает навыки первичного анализа, обработки и оценки данных, работы с векторами и матрицами в NumPy.
6	Анализ и оценка данных в SciPy. В результате выполнения лабораторных работ студент получает навыки первичного анализа, обработки и оценки данных, поиска минимумов и максимумов функций в SciPy.
7	Задачи регрессии и классификации в XGBoost В результате выполнения лабораторных работ студент получает навыки использования градиентного бустинга в задачах регрессии средствами библиотеки XGBoost, получает навыки использования градиентного бустинга в задачах классификации средствами библиотеки XGBoost.
8	Задачи классификации в XGBoost В результате выполнения лабораторных работ студент получает навыки использования градиентного бустинга в задачах классификации средствами библиотеки XGBoost

№ п/п	Наименование лабораторных работ / краткое содержание
9	<b>Задачи регрессии в LightGBM</b> В результате выполнения лабораторных работ студент получает навыки использования градиентного бустинга в задачах регрессии средствами библиотеки LightGBM
10	<b>Задачи регрессии в CatBoost</b> В результате выполнения лабораторных работ студент получает навыки использования градиентного бустинга в задачах регрессии средствами библиотеки CatBoost
11	<b>Задачи классификации в CatBoost</b> В результате выполнения лабораторных работ студент получает навыки использования градиентного бустинга в задачах классификации средствами библиотеки CatBoost
12	<b>Задачи классификации и кластеризации с библиотекой Scikit Learn</b> В результате выполнения лабораторных работ студент получает навыки первичного анализа, обработки и оценки данных, последующего обучения модели для задач классификации средствами библиотеки Scikit Learn, первичного анализа, обработки и оценки данных, последующего обучения модели для задач кластеризации средствами библиотеки Scikit Learn.
13	<b>Задачи регрессии с библиотекой Scikit Learn</b> В результате выполнения лабораторных работ студент получает навыки первичного анализа, обработки и оценки данных, последующего обучения модели для задач регрессии средствами библиотеки Scikit Learn
14	<b>Глубокое обучение с фреймворком PyTorch</b> В результате выполнения лабораторных работ студент получает навыки использования и отладки методов глубокого обучения искусственной нейронной сети средствами фреймворка PyTorch
15	<b>Глубокое обучение с фреймворком TensorFlow</b> В результате выполнения лабораторных работ студент получает навыки использования и отладки методов глубокого обучения искусственной нейронной сети средствами фреймворка TensorFlow
16	<b>Глубокое обучение с фреймворком Keras</b> В результате выполнения лабораторных работ студент получает навыки использования и отладки методов глубокого обучения искусственной нейронной сети средствами фреймворка Keras

### Практические занятия

№ п/п	Тематика практических занятий/краткое содержание
1	<b>Установка и настройка среды разработки.</b> В ходе практических занятий студенты освежают навыки использования среды разработки PyCharm для написания, отладки и запуска программ на языке Python
2	<b>Основы программирования на языке Python.</b> В ходе практических занятий студенты повторяют основы программирования на языке Python, синтаксис языка программирования, встроенные функции, типы и структуры данных.
3	<b>Установка и использование библиотеки Matplotlib</b> В ходе практических занятий студенты знакомятся с установкой внешних пакетов поставщиков открытого и свободно распространяемого исходного кода на локальную машину и настройку развернутого приложения. Изучают функционал библиотеки Matplotlib
4	<b>Установка и использование библиотеки Plotly</b> В ходе практических занятий студенты знакомятся с установкой внешних пакетов поставщиков открытого и свободно распространяемого исходного кода на локальную машину и настройку развернутого приложения. Изучают функционал библиотеки Plotly
5	<b>Установка и использование библиотеки Seaborn</b> В ходе практических занятий студенты знакомятся с установкой внешних пакетов поставщиков открытого и свободно распространяемого исходного кода на локальную машину и настройку развернутого приложения. Изучают функционал библиотеки Seaborn

№ п/п	Тематика практических занятий/краткое содержание
6	<b>Установка и использование библиотеки Pandas</b> В ходе практических занятий студенты знакомятся с установкой внешних пакетов поставщиков открытого и свободно распространяемого исходного кода на локальную машину и настройку развернутого приложения. Изучают функционал библиотеки Pandas
7	<b>Установка и использование библиотеки NumPy</b> В ходе практических занятий студенты знакомятся с установкой внешних пакетов поставщиков открытого и свободно распространяемого исходного кода на локальную машину и настройку развернутого приложения. Изучают функционал библиотеки NumPy
8	<b>Установка и использование библиотеки SciPy</b> В ходе практических занятий студенты знакомятся с установкой внешних пакетов поставщиков открытого и свободно распространяемого исходного кода на локальную машину и настройку развернутого приложения. Изучают функционал библиотеки SciPy
9	<b>Установка и использование библиотеки XGBoost</b> В ходе практических занятий студенты знакомятся с установкой внешних пакетов поставщиков открытого и свободно распространяемого исходного кода на локальную машину и настройку развернутого приложения. Изучают функционал библиотеки XGBoost
10	<b>Установка и использование библиотеки LightGBM</b> В ходе практических занятий студенты знакомятся с установкой внешних пакетов поставщиков открытого и свободно распространяемого исходного кода на локальную машину и настройку развернутого приложения. Изучают функционал библиотеки LightGBM
11	<b>Установка и использование библиотеки CatBoost</b> В ходе практических занятий студенты знакомятся с установкой внешних пакетов поставщиков открытого и свободно распространяемого исходного кода на локальную машину и настройку развернутого приложения. Изучают функционал библиотеки CatBoost
12	<b>Установка и использование библиотеки Scikit Learn</b> В ходе практических занятий студенты знакомятся с установкой внешних пакетов поставщиков открытого и свободно распространяемого исходного кода на локальную машину и настройку развернутого приложения. Изучают функционал библиотеки Scikit Learn
13	<b>Установка Jupyter Notebook</b> В ходе практических занятий студенты знакомятся с установкой внешних пакетов поставщиков открытого и свободно распространяемого исходного кода на локальную машину и настройку развернутого приложения
14	<b>Установка фреймворка PyTorch</b> В ходе практических занятий студенты знакомятся с установкой внешних пакетов поставщиков открытого и свободно распространяемого исходного кода на локальную машину и настройку развернутого приложения
15	<b>Установка фреймворка TensorFlow</b> В ходе практических занятий студенты знакомятся с установкой внешних пакетов поставщиков открытого и свободно распространяемого исходного кода на локальную машину и настройку развернутого приложения
16	<b>Установка фреймворка Keras</b> В ходе практических занятий студенты знакомятся с установкой внешних пакетов поставщиков открытого и свободно распространяемого исходного кода на локальную машину и настройку развернутого приложения

#### 4.3. Самостоятельная работа обучающихся.

№ п/п	Вид самостоятельной работы
1	Изучение рекомендованной литературы.
2	Подготовка к лабораторным и практическим занятиям.
3	Подготовка к промежуточной аттестации.
4	Подготовка к текущему контролю.

5. Перечень изданий, которые рекомендуется использовать при освоении дисциплины (модуля).

№ п/п	Библиографическое описание	Место доступа
1	Келлехер, Д. Наука о данных: базовый курс / Джон Келлехер, Брендан Тирни ; пер. с англ. - Москва : Альпина Паблишер, 2020. - 222 с. - ISBN 978-5-9614-3170-4. - Текст : электронный	<a href="https://znanium.ru/catalog/product/1221800">https://znanium.ru/catalog/product/1221800</a> (дата обращения: 09.04.2025)
2	Андропова, О. Ю. Искусственный интеллект и язык программирования Python : учебное пособие / О. Ю. Андропова, И. И. Васильева, Н. А. Гнездилова. — Елец : ЕГУ им. И.А. Бунина, 2024. — 106 с. — ISBN 978-5-00151-413-8. — Текст : электронный	<a href="https://e.lanbook.com/book/462479">https://e.lanbook.com/book/462479</a> (дата обращения: 09.04.2025)
3	Маккинни, У. Python и анализ данных / У. Маккинни ; перевод с английского А. А. Слинкина. — 2-ое изд., испр. и доп. — Москва : ДМК Пресс, 2020. — 540 с. — ISBN 978-5-97060-590-5. — Текст : электронный	<a href="https://e.lanbook.com/book/131721">https://e.lanbook.com/book/131721</a> (дата обращения: 09.04.2025)
4	Ма, К. Трехмерное глубокое обучение на Python : руководство / К. Ма, В. Хегде, Л. Йольан ; перевод с английского А. В. Логунова. — Москва : ДМК Пресс, 2023. — 226 с. — ISBN 978-5-93700-202-0. — Текст : электронный	<a href="https://e.lanbook.com/book/455303">https://e.lanbook.com/book/455303</a> (дата обращения: 09.04.2025)
5	Митяков, Е. С. Искусственный интеллект и машинное обучение : учебное пособие для вузов / Е. С. Митяков, А. Г. Шмелева, А. И. Ладынин. — Санкт-Петербург : Лань, 2025. — 252 с. — ISBN 978-5-507-51465-6. — Текст : электронный	<a href="https://e.lanbook.com/book/450827">https://e.lanbook.com/book/450827</a> (дата обращения: 09.04.2025)

6	Гафаров, Ф. М. Нейронные сети в PyTorch : учебное пособие / Ф. М. Гафаров, А. Ф. Гилемзянов. - Казань : Казанский федеральный университет, 2024. - 106 с. - Текст : электронный	<a href="https://znanium.ru/catalog/product/2173433">https://znanium.ru/catalog/product/2173433</a> (дата обращения: 09.04.2025)
7	Антонио, Д. Библиотека Keras – инструмент глубокого обучения. Реализация нейронных сетей с помощью библиотек Theano и TensorFlow / Д. Антонио, П. Суджит ; перевод с английского А. А. Слинкин. — Москва : ДМК Пресс, 2018. — 294 с. — ISBN 978-5-97060-573-8. — Текст : электронный	<a href="https://e.lanbook.com/book/111438">https://e.lanbook.com/book/111438</a> (дата обращения: 09.04.2025)
8	Потопахин, В. В. Романтика искусственного интеллекта / В. В. Потопахин. — Москва : ДМК Пресс, 2017. — 170 с. — ISBN 978-5-97060-476-2. — Текст : электронный	<a href="https://e.lanbook.com/book/93578">https://e.lanbook.com/book/93578</a> (дата обращения: 09.04.2025)

6. Перечень современных профессиональных баз данных и информационных справочных систем, которые могут использоваться при освоении дисциплины (модуля).

- Научно-техническая библиотека РУТ (МИИТ) (<http://library.miit.ru>);
- Информационный портал Научная электронная библиотека eLIBRARY.RU ([www.elibrary.ru](http://www.elibrary.ru));
- Образовательная платформа «Юрайт» (<https://urait.ru/>);
- Электронно-библиотечная система издательства «Лань» (<http://e.lanbook.com/>).

7. Перечень лицензионного и свободно распространяемого программного обеспечения, в том числе отечественного производства, необходимого для освоения дисциплины (модуля).

Прикладное программное обеспечение  
 Браузер Microsoft Internet Explorer или его аналоги  
 Пакет офисных программ Microsoft Office или его аналоги  
 Среда разработки PyCharm Community Edition

8. Описание материально-технической базы, необходимой для осуществления образовательного процесса по дисциплине (модулю).

Учебные аудитории для проведения учебных занятий, оснащенные компьютерной техникой и наборами демонстрационного оборудования.

Для практических занятий и лабораторных работ – наличие персональных компьютеров вычислительного класса.

#### 9. Форма промежуточной аттестации:

Зачет во 2 семестре.

Экзамен в 3 семестре.

#### 10. Оценочные материалы.

Оценочные материалы, применяемые при проведении промежуточной аттестации, разрабатываются в соответствии с локальным нормативным актом РУТ (МИИТ).

Авторы:

заведующий кафедрой, доцент, к.н.  
кафедры «Цифровые технологии  
управления транспортными  
процессами»

В.Е. Нутович

старший преподаватель кафедры  
«Цифровые технологии управления  
транспортными процессами»

Е.А. Заманов

Согласовано:

Заведующий кафедрой ЦТУТП

В.Е. Нутович

Председатель учебно-методической  
комиссии

Н.А. Андриянова