

# Специализированная магистратура

Искусственный интеллект  
в клинической практике



## Специализированная магистратура

### Искусственный интеллект в клинической практике

- » Формат: онлайн
- » Продолжительность: 12 месяцев
- » Учебное заведение: TECH Технологический университет
- » Расписание: по своему усмотрению
- » Экзамены: онлайн

Веб-доступ: [www.techtitute.com/ru/medicine/professional-master-degree/master-artificial-intelligence-clinical-practice](http://www.techtitute.com/ru/medicine/professional-master-degree/master-artificial-intelligence-clinical-practice)



# Оглавление

01

Презентация

02

Цели

стр. 4

стр. 8

03

Компетенции

04

Руководство курса

стр. 18

05

Структура и содержание

стр. 26

06

Методология

07

Квалификация

стр. 46

стр. 54

01

# Презентация

Применение искусственного интеллекта (ИИ) в клинической практике позволяет интегрировать передовые алгоритмы и анализ данных, ускоряя и улучшая медицинскую диагностику, а также выявляя тонкие закономерности, которые могут остаться незамеченными человеческим глазом. Кроме того, ИИ облегчает прогнозирование заболеваний, способствуя их более раннему выявлению и внедрению персонализированных профилактических методов лечения. Эта технология также оптимизирует управление медицинскими данными, обеспечивая более эффективное и точное обслуживание пациентов и поддерживая принятие обоснованных клинических решений путем анализа большого количества научных данных. По этим причинам TECH разработал программу, которая погружает врачей в передовые технологии, используя революционную методологию *Relearning*.





“

ИИ в клинической практике обещает повысить качество медицинского обслуживания, уменьшить количество ошибок и открыть новые горизонты для персонализированной медицины и биомедицинских исследований”

Искусственный интеллект можно применять в медицинской практике, анализируя большие массивы медицинских данных для выявления закономерностей и тенденций и способствуя более ранней и точной постановке диагноза. Кроме того, при ведении пациентов ИИ способен предвидеть возможные осложнения, персонализировать лечение и оптимизировать распределение ресурсов, повышая эффективность и качество медицинской помощи. Автоматизация рутинных задач также высвобождает время специалистов, позволяя им сосредоточиться на более сложных и гуманных аспектах ухода, что способствует значительному прогрессу в медицине.

По этой причине ТЕСН разработал эту Специализированную магистратуру в области искусственного интеллекта в клинической практике с комплексным и специализированным подходом. Конкретные модули будут включать в себя широкий спектр вопросов: от освоения практических инструментов искусственного интеллекта до критического понимания его этического и правового применения в медицине. Упор на конкретные медицинские приложения, такие как диагностика с помощью ИИ и обезболивание, позволит специалистам получить передовые навыки и знания в ключевых областях здравоохранения.

Также будет поощряться междисциплинарное сотрудничество, что подготовит студентов к работе в различных командах в клинических условиях. Кроме того, этический, правовой и управленческий подход обеспечит ответственное понимание и практическое применение при разработке и внедрении решений ИИ в здравоохранении. Сочетание теоретического и практического обучения, а также применение больших данных в здравоохранении позволяют врачам комплексно и компетентно решать текущие и будущие задачи в этой области.

Таким образом, ТЕСН разработал полную программу, основанную на инновационной методологии *Relearning*, для подготовки высококвалифицированных специалистов в области искусственного интеллекта. При такой форме обучения основное внимание уделяется повторению ключевых понятий для обеспечения их прочного понимания. Для доступа к материалам в любое время потребуется только электронное устройство с подключением к Интернету, что освобождает студентов от фиксированного расписания или необходимости лично присутствовать на занятиях.

Данная **Специализированная магистратура в области искусственного интеллекта в клинической практике** содержит самую полную и современную научную программу на рынке. Наиболее характерными особенностями обучения являются:

- Разбор практических кейсов, представленных экспертами в области искусственного интеллекта в клинической практике
- Наглядное, схематичное и исключительно практическое содержание курса предоставляет научную и практическую информацию по тем дисциплинам, которые необходимы для осуществления профессиональной деятельности
- Практические упражнения для самооценки, контроля и улучшения успеваемости
- Особое внимание уделяется инновационным методологиям
- Теоретические занятия, вопросы эксперту, дискуссионные форумы по спорным темам и самостоятельная работа
- Учебные материалы курса доступны с любого стационарного или мобильного устройства с выходом в интернет



*Структура программы, построенная на модулях, позволит вам последовательно пройти путь от основ до самого продвинутого применения ИИ"*

“

*Вы погрузитесь в науку о медицинских данных с поддержкой искусственного интеллекта, изучите биостатистику и аналитику больших данных благодаря 2700 часам инновационных материалов”*

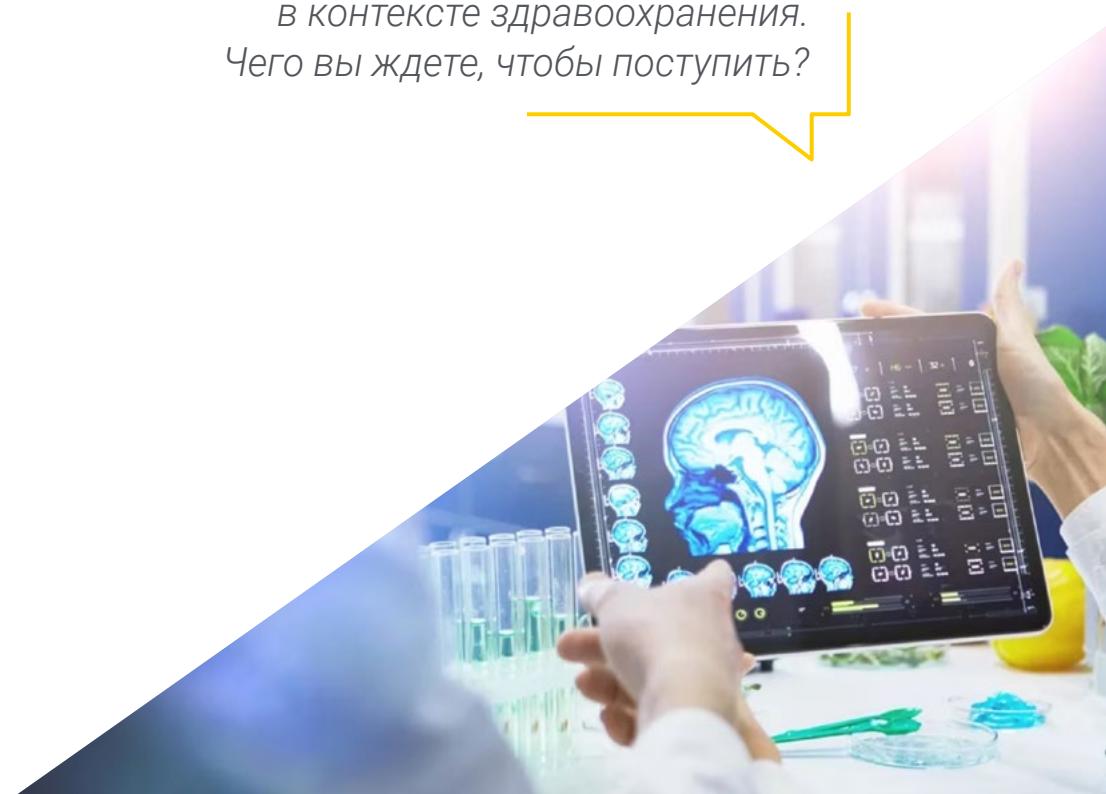
В преподавательский состав программы входят профессионалы из отрасли, которые привносят в обучение опыт своей работы, а также признанные специалисты из ведущих сообществ и престижных университетов.

Мультимедийное содержание программы, разработанное с использованием новейших образовательных технологий, позволит специалисту проходить обучение с учетом контекста и ситуации, т.е. в симулированной среде, обеспечивающей иммерсивный учебный процесс, запрограммированный на обучение в реальных ситуациях.

Структура этой программы основана на проблемно-ориентированном обучении, с помощью которого специалист должен попытаться разрешать различные ситуации из профессиональной практики, возникающие в течение учебного курса. В этом специалистам поможет инновационная интерактивная видеосистема, созданная признанными экспертами.

Благодаря этой 100% онлайн-программе вы сможете проанализировать, как искусственный интеллект интерпретирует генетические данные для разработки конкретных терапевтических стратегий.

Вы будете применять методы интеллектуального анализа данных и машинного обучения в контексте здравоохранения. Чего вы ждете, чтобы поступить?



02

## Цели

Основная цель Специализированной магистратуры в области искусственного интеллекта в клинической практике — подготовить специалистов здравоохранения к преобразованию медицинской помощи путем стратегического применения искусственного интеллекта. Эта инновационная программа вооружит студентов прочными навыками анализа медицинских данных, диагностики с помощью искусственного интеллекта, персонализации лечения и эффективного управления лечением пациентов. После прохождения программы специалисты будут готовы возглавить преобразования, повышая точность диагностики, оптимизируя протоколы лечения и способствуя повышению доступности и эффективности медицинской помощи.



“

TECH позволит вам изменить  
клиническую практику, улучшить  
диагностику и разработать  
точные и персонализированные  
методы лечения”



## Общие цели

- Понять теоретические основы искусственного интеллекта
- Изучить различные типы данных и понять их жизненный цикл
- Оценить решающую роль данных в разработке и внедрении решений в области искусственного интеллекта
- Углубиться в алгоритмы и сложность для решения конкретных задач
- Изучить теоретические основы нейронных сетей для разработки глубокого обучения
- Проанализировать биоинспирированные вычисления и их значение для разработки интеллектуальных систем
- Проанализировать текущие стратегии искусственного интеллекта в различных областях, определить возможности и проблемы
- Критически оценивать преимущества и ограничения ИИ в здравоохранении, выявлять потенциальные подводные камни и давать обоснованную оценку его клинического применения
- Признать важность сотрудничества между различными дисциплинами для разработки эффективных решений в области ИИ
- Получить полное представление о новых тенденциях и технологических инновациях в области ИИ, применяемых в здравоохранении
- Приобрести прочные знания в области сбора, фильтрации и предварительной обработки медицинских данных
- Понимать этические принципы и правовые нормы, применимые к внедрению ИИ в медицину, содействовать этическим практикам, справедливости и прозрачности





## Конкретные цели

---

### Модуль 1. Основы искусственного интеллекта

- Анализировать историческую эволюцию искусственного интеллекта, от его зарождения до современного состояния, определить основные вехи и события
- Понимать функционирование нейронных сетей и их применение в моделях обучения в искусственном интеллекте
- Изучить принципы и применение генетических алгоритмов, проанализировать их полезность для решения сложных задач
- Проанализировать важность тезаурусов, словарей и таксономий в структурировании и обработке данных для систем искусственного интеллекта
- Изучить концепцию семантической паутины и ее влияние на организацию и понимание информации в цифровой среде

### Модуль 2. Виды и жизненный цикл данных

- Понимать фундаментальные концепции статистики и их применение в анализе данных
- Определять и классифицировать различные типы статистических данных, от количественных до качественных
- Проанализировать жизненный цикл данных, от создания до утилизации, определив основные этапы
- Изучить начальные этапы жизненного цикла данных, подчеркнув важность планирования данных и их структуры
- Изучить процессы сбора данных, включая методологию, инструменты и каналы сбора
- Изучить концепцию *Datawarehouse* (хранилища данных), уделив особое внимание его составным элементам и дизайну
- Анализировать нормативные аспекты, связанные с управлением данными, соблюдением норм конфиденциальности и безопасности, а также передовым опытом

**Модуль 3. Данные в искусственном интеллекте**

- Освоить основы науки о данных, включая инструменты, типы и источники для анализа информации
- Изучить процесс преобразования данных в информацию с помощью методов интеллектуального анализа данных и визуализации
- Изучить структуру и характеристики наборов данных, понять их важность при подготовке и использовании данных для моделей искусственного интеллекта
- Проанализировать контролируемые и неконтролируемые модели, включая методы и классификацию
- Использовать специальные инструменты и передовые методы обработки данных, обеспечивая эффективность и качество при внедрении искусственного интеллекта

**Модуль 4. Добыча данных. Отбор, предварительная обработка и преобразование**

- Освоить методы статистического вывода, чтобы понимать и применять статистические методы в анализе данных
- Проводить подробный исследовательский анализ наборов данных для выявления соответствующих закономерностей, аномалий и тенденций
- Развивать навыки подготовки данных, включая их очистку, интеграцию и форматирование для использования в анализе данных
- Реализовывать эффективные стратегии обработки отсутствующих значений в наборах данных, применяя методы вмнения или исключения в зависимости от контекста
- Выявлять и устранять шумы в данных, используя методы фильтрации и сглаживания для улучшения качества набора данных
- Решать проблему предварительной обработки данных в средах больших данных

**Модуль 5. Алгоритм и сложность в искусственном интеллекте**

- Представить стратегии разработки алгоритмов, обеспечивающие твердое понимание фундаментальных подходов к решению проблем
- Анализировать эффективность и сложность алгоритмов, применяя методы анализа для оценки производительности с точки зрения времени и пространства
- Изучать и применять алгоритмы сортировки, понимать, как они работают, и сравнивать их эффективность в различных контекстах
- Исследовать алгоритмы деревьев, понять их структуру и области применения
- Изучить алгоритмы с кучами, проанализировать их реализацию и полезность для эффективного манипулирования данными
- Анализировать алгоритмы на основе графов, изучая их применение для представления и решения задач со сложными отношениями
- Изучить жадные алгоритмы, понять их логику и применение в решении оптимизационных задач
- Изучить и применить технику обратного пути для систематического решения проблем, проанализировав ее эффективность в различных сценариях

**Модуль 6. Интеллектуальные системы**

- Изучить теорию агентов, понять фундаментальные концепции их работы и применения в искусственном интеллекте и программной инженерии
- Изучить представление знаний, включая анализ онтологий и их применение для организации структурированной информации
- Проанализировать концепцию семантической паутины и ее влияние на организацию и поиск информации в цифровой среде

- Оценивать и сравнивать различные представления знаний, интегрируя их для повышения эффективности и точности интеллектуальных систем
- Изучать семантические рассуждения, системы, основанные на знаниях, и экспертные системы, понимая их функциональность и применение в интеллектуальном принятии решений

### **Модуль 7. Машинное обучение и добыча данных**

- Ознакомиться с процессами обнаружения знаний и фундаментальными концепциями машинного обучения
- Изучить деревья решений как модели контролируемого обучения, понять их структуру и области применения
- Оценивать классификаторы с помощью специальных методов для определения их производительности и точности при классификации данных
- Изучить нейронные сети, понять их работу и архитектуру для решения сложных задач машинного обучения
- Изучить байесовские методы и их применение в машинном обучении, включая байесовские сети и байесовские классификаторы
- Проанализировать регрессионные модели и модели непрерывного отклика для прогнозирования числовых значений по данным
- Изучить методы кластеризации для выявления закономерностей и структур в немаркированных наборах данных
- Изучить методы интеллектуального анализа текста и обработки естественного языка (NLP), чтобы понять, как методы машинного обучения применяются для анализа и понимания текста

### **Модуль 8. Нейронные сети, основа глубокого обучения**

- Освоить основы глубокого обучения, понять его важнейшую роль в глубоком обучении
- Изучить фундаментальные операции в нейронных сетях и понять их применение для построения моделей
- Проанализировать различные слои, используемые в нейронных сетях, и научиться выбирать их соответствующим образом
- Понимать эффективное соединение слоев и операций для проектирования сложных и эффективных архитектур нейронных сетей
- Использовать тренеры и оптимизаторы для настройки и улучшения работы нейронных сетей
- Исследовать связь между биологическими и искусственными нейронами для более глубокого понимания дизайна моделей
- Выполнять настройку гиперпараметров для тонкой настройки нейронных сетей, оптимизируя их работу на конкретных задачах

### **Модуль 9. Обучение глубоких нейронных сетей**

- Решать проблемы, связанные с градиентом, при обучении глубоких нейронных сетей
- Изучать и применять различные оптимизаторы для повышения эффективности и сходимости моделей
- Программировать скорость обучения, чтобы динамически регулировать скорость сходимости модели
- Понимать и устранять перенастройку с помощью специальных стратегий во время обучения
- Применять практические рекомендации для обеспечения эффективного и результативного обучения глубоких нейронных сетей

- Внедрять трансферное обучение в качестве продвинутой техники для улучшения работы модели на конкретных задачах
- Изучать и применять методы дополнения данных для обогащения наборов данных и улучшения обобщения моделей
- Разрабатывать практические приложения с использованием трансферного обучения для решения реальных задач
- Понимать и применять методы регуляризации для улучшения обобщения и предотвращения перегрузки в глубоких нейронных сетях

#### **Модуль 10. Настройка моделей и обучение с помощью TensorFlow**

- Освоить основы TensorFlow и его интеграцию с NumPy для эффективной обработки данных и вычислений
- Настраивать обучающие модели и алгоритмы, используя расширенные возможности TensorFlow
- Изучить API tfdata для эффективного управления и манипулирования наборами данных
- Внедрять формат TFRecord для хранения и доступа к большим наборам данных в TensorFlow
- Использовать слои предварительной обработки Keras, чтобы облегчить построение пользовательских моделей
- Изучить проект TensorFlow Datasets, чтобы получить доступ к заранее определенным наборам данных и повысить эффективность разработки
- Разработать приложение для глубокого обучения с помощью TensorFlow, используя знания, полученные в этом модуле
- Использовать все полученные знания на практике при построении и обучении пользовательских моделей с помощью TensorFlow в реальных ситуациях

#### **Модуль 11. Глубокое компьютерное зрение с использованием конволюционных нейронных сетей**

- Понимать архитектуру зрительной коры и ее значение для глубокого компьютерного зрения
- Исследовать и применять конволюционные слои для извлечения ключевых характеристик из изображений
- Применять слои кластеризации и использовать их в моделях глубокого компьютерного зрения с помощью Keras
- Анализировать различные архитектуры конволюционных нейронных сетей (CNN) и их применимость в различных контекстах
- Разрабатывать и внедрять CNN ResNet с помощью библиотеки Keras для повышения эффективности и производительности модели
- Использовать предварительно обученные модели Keras, чтобы использовать трансферное обучение для решения конкретных задач
- Применять методы классификации и локализации в средах глубокого компьютерного зрения
- Изучить стратегии обнаружения и отслеживания объектов с помощью конволюционных нейронных сетей
- Реализовывать методы семантической сегментации для детального понимания и классификации объектов на изображениях

#### **Модуль 12. Обработка естественного языка (NLP) с помощью естественных рекуррентных сетей (NNN) и внимания**

- Развивать навыки генерации текста с помощью рекуррентных нейронных сетей (RNN)
- Применять RNN в классификации мнений для анализа настроений в текстах
- Понимать и применять механизмы внимания в моделях обработки естественного языка
- Анализировать и использовать модели трансформеров в конкретных задачах NLP

- Изучить применение моделей трансформеров в контексте обработки изображений и компьютерного зрения
- Познакомиться с библиотекой трансформеров *Hugging Face* для эффективной реализации продвинутых моделей
- Сравнить различные библиотеки трансформеров, чтобы оценить их пригодность для решения конкретных задач
- Разработать практическое приложение NLP, объединяющее RNN и механизмы внимания для решения реальных задач

### **Модуль 13. Автоэнкодеры, GAN и диффузионные модели**

- Разрабатывать эффективные представления данных с помощью автоэнкодеров, GAN и диффузионных моделей
- Выполнять PCA с использованием неполного линейного автоматического кодировщика для оптимизации представления данных
- Внедрять и понимать работу датчиков автоматической укладки
- Изучать и применять конволюционные автоэнкодеры для эффективного представления визуальных данных
- Анализировать и применять эффективность разреженных автоматических кодеров для представления данных
- Генерировать изображения моды из набора данных MNIST с помощью автоэнкодеров
- Понять концепцию генеративных адверсарных сетей (GAN) и диффузионных моделей
- Реализовать и сравнить производительность диффузионных моделей и GAN при генерации данных

### **Модуль 14. Биоинспирированные алгоритмы**

- Познакомиться с фундаментальными концепциями биоинспирированных вычислений
- Исследовать социально адаптивные алгоритмы как ключевой подход к биоинспирированным вычислениям
- Анализировать стратегии освоения пространства в генетических алгоритмах
- Изучить модели эволюционных вычислений в контексте оптимизации
- Продолжить детальный анализ моделей эволюционных вычислений
- Применять эволюционное программирование для решения конкретных задач обучения
- Решать сложные многоцелевые задачи в рамках биоинспирированных вычислений
- Исследовать применение нейронных сетей в области биоинспирированных вычислений
- Углубиться во внедрение и использование нейронных сетей в биоинспирированных вычислениях

### **Модуль 15. Искусственный интеллект: стратегии и применения**

- Разрабатывать стратегии внедрения искусственного интеллекта в финансовые услуги
- Проанализировать последствия применения искусственного интеллекта для оказания медицинских услуг
- Выявить и оценить риски, связанные с использованием ИИ в сфере здравоохранения
- Оценивать потенциальные риски, связанные с использованием ИИ в промышленности

- Применять методы искусственного интеллекта в промышленности для повышения производительности
- Разрабатывать решения на основе искусственного интеллекта для оптимизации процессов в сфере государственного управления
- Оценивать внедрение технологий ИИ в образовательном секторе
- Применять методы искусственного интеллекта в лесном и сельском хозяйстве для повышения производительности
- Оптимизировать процессы управления персоналом за счет стратегического использования искусственного интеллекта

#### **Модуль 16. Диагностика в клинической практике с помощью ИИ**

- Критически анализировать преимущества и ограничения ИИ в здравоохранении
- Выявлять потенциальные ошибки, давать обоснованную оценку их применения в клинических условиях
- Признать важность сотрудничества между различными дисциплинами для разработки эффективных решений в области ИИ
- Развивать компетенции по применению инструментов ИИ в клиническом контексте, уделяя особое внимание таким аспектам, как вспомогательная диагностика, анализ медицинских изображений и интерпретация результатов
- Выявлять потенциальные "подводные камни" в применении ИИ в здравоохранении, обеспечив обоснованный взгляд на его использование в клинических условиях

#### **Модуль 17. Лечение и ведение пациента с ИИ**

- Интерпретировать результаты для этичного создания наборов данных и стратегического применения в чрезвычайных ситуациях в области здравоохранения
- Приобрести передовые навыки представления, визуализации и управления данными ИИ в области здравоохранения
- Получить полное представление о новых тенденциях и технологических инновациях в области ИИ, применяемых в здравоохранении
- Разработка алгоритмов ИИ для конкретных приложений, таких как мониторинг состояния здоровья, способствующих эффективному внедрению решений в медицинскую практику
- Разрабатывать и внедрять индивидуальные методы лечения, анализируя клинические и геномные данные пациентов с помощью ИИ

#### **Модуль 18. Персонализация здоровья с помощью ИИ**

- Изучить возникающие тенденции в области ИИ для персонализированного здоровья и их будущее влияние
- Определять области применения ИИ для персонализации медицинских процедур, начиная от геномного анализа и заканчивая лечением боли
- Выделять конкретные алгоритмы ИИ для разработки приложений, связанных с разработкой лекарств или хирургической робототехникой
- Определять возникающие тенденции в области ИИ для персонализированного здоровья и их будущее влияние
- Способствовать инновациям путем создания стратегий, направленных на улучшение медицинского обслуживания

### Модуль 19. Анализ больших данных в секторе здравоохранения с помощью ИИ

- Получить прочные знания в области сбора, фильтрации и предварительной обработки медицинских данных
- Разработать клинический подход, основанный на качестве и целостности данных в контексте правил конфиденциальности
- Применять полученные знания в практических примерах и практических приложениях, что позволит вам понять и решить специфические для данной отрасли задачи, от текстового анализа до визуализации данных и безопасности медицинской информации
- Определять методы работы с *большими данными*, характерные для сектора здравоохранения, включая применение алгоритмов машинного обучения для анализа
- Использовать процедуры больших данных для отслеживания и мониторинга распространения инфекционных заболеваний в режиме реального времени для эффективного реагирования на эпидемии

### Модуль 20. Этика и регулирование в медицинском искусственном интеллекте

- Понять основополагающие этические принципы и правовые нормы, применимые к внедрению ИИ в медицину
- Освоить принципы управления данными
- Понимать международную и местную нормативно-правовую базу
- Обеспечивать соответствие нормативным требованиям при использовании данных и инструментов ИИ в секторе здравоохранения
- Развивать навыки разработки систем ИИ, ориентированных на человека, содействуя справедливости и прозрачности машинного обучения

“

*Станьте лидером в области внедрения передовых технологий в здравоохранение, улучшая диагностику, лечение и работу с пациентами”*

03

## Компетенции

Специализированная магистратура в области искусственного интеллекта в клинической практике поможет профессионалам овладеть важнейшими компетенциями, чтобы подготовиться к взаимодействию медицины и технологий. От передового анализа медицинских данных до стратегического внедрения алгоритмов для точной диагностики – эта программа укрепит навыки студентов в персонализации лечения и оптимизации медицинского обслуживания, позволяя им внедрять инновации и руководить изменениями в медицине с перспективами и превосходством.





66

Повышайте свою квалификацию  
с помощью TECH! Вы будете  
совершенствовать свои навыки  
в области анализа медицинских  
данных, диагностики с помощью  
ИИ и персонализации лечения"



## Общие профессиональные навыки

- Владеть методами интеллектуального анализа данных, включая отбор, предварительную обработку и преобразование сложных данных
- Проектировать и разрабатывать интеллектуальные системы, способные обучаться и адаптироваться к изменяющимся условиям
- Управлять инструментами машинного обучения и применять их в анализе данных для принятия решений
- Использовать автоэнкодеры, GAN и диффузионные модели для решения конкретных задач ИИ
- Внедрять сети кодировщиков-декодировщиков для нейронного машинного перевода
- Применять фундаментальные принципы нейронных сетей для решения конкретных задач
- Внедрять инструменты ИИ в клинических условиях, уделяя особое внимание вспомогательной диагностике, анализу медицинских изображений и результатам моделей ИИ
- Применять алгоритмы ИИ для персонализации медицинских процедур – от геномного анализа до обезболивания
- Приобрести передовые навыки представления, визуализации и управления данными ИИ в области здравоохранения
- Разработать алгоритмы ИИ для конкретных применений в медицине, таких как разработка лекарств, мониторинг состояния здоровья и хирургическая робототехника
- Использовать специфические для здравоохранения методы обработки больших данных, включая обработку текстов, оценку качества и применение алгоритмов машинного обучения





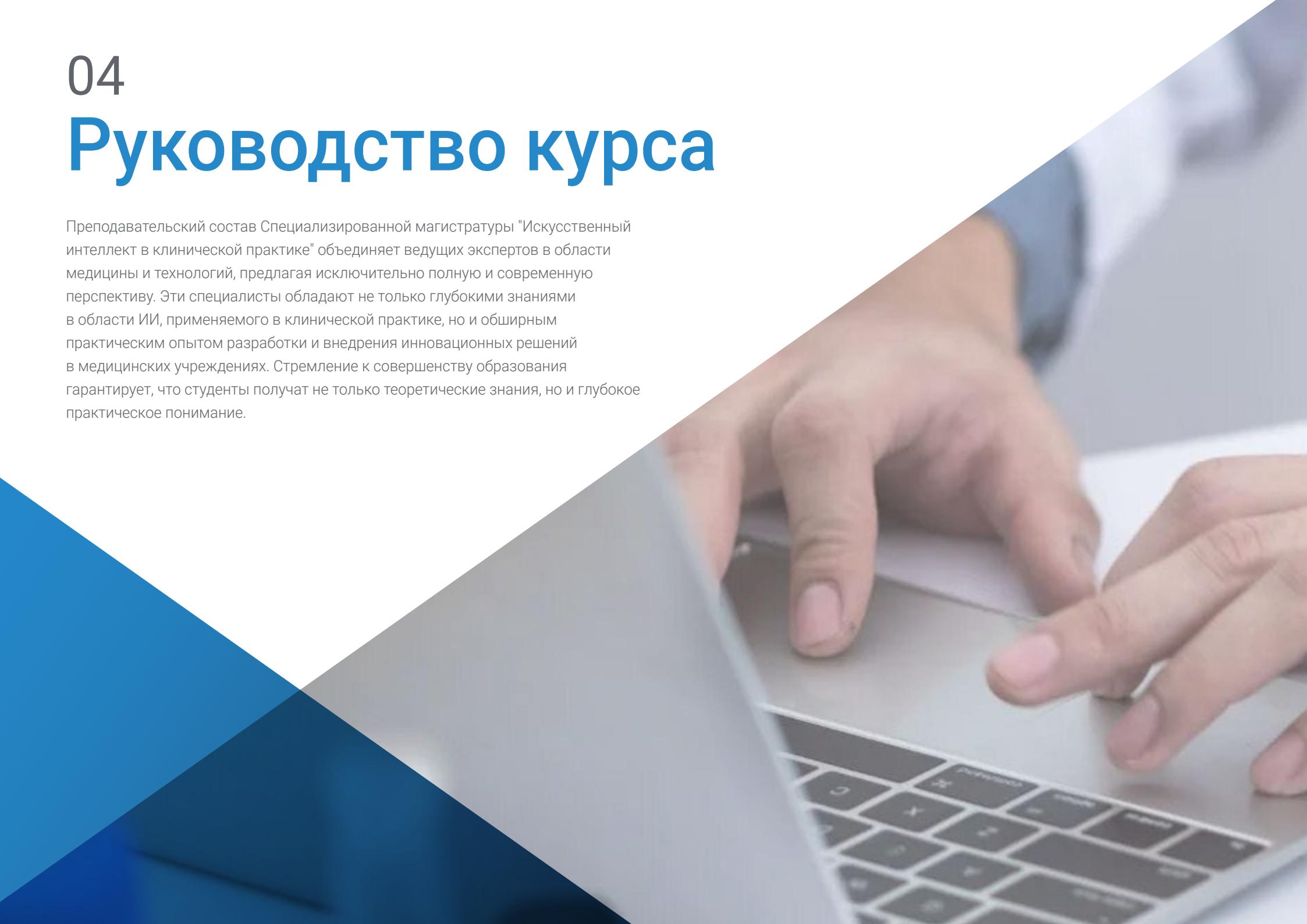
## Профессиональные навыки

- ◆ Применять методы и стратегии искусственного интеллекта для повышения эффективности в сфере розничной торговли
- ◆ Углубиться в понимание и применение генетических алгоритмов
- ◆ Внедрять методы шумоподавления с помощью автоматических кодировщиков
- ◆ Эффективно создавать обучающие наборы данных для задач обработки естественного языка (NLP)
- ◆ Выполнять слои кластеризации и их использование в моделях глубокого компьютерного зрения с помощью Keras
- ◆ Использовать функции и графики TensorFlow для оптимизации производительности пользовательских моделей
- ◆ Оптимизировать разработку и применение чат-ботов и виртуальных помощников, понимая, как они работают и каковы возможности их применения
- ◆ Освоить повторное использование предварительно обученных слоев, чтобы оптимизировать и ускорить процесс обучения
- ◆ Построить первую нейронную сеть, применяя изученные концепции на практике
- ◆ Активировать многослойный перцептрон (MLP) с помощью библиотеки Keras
- ◆ Применять методы исследования и предварительной обработки данных, выявляя и подготавливая их для эффективного использования в моделях машинного обучения
- ◆ Реализовывать эффективные стратегии обработки отсутствующих значений в наборах данных, применяя методы вменения или исключения в зависимости от контекста
- ◆ Изучить языки и программное обеспечение для создания онтологий, используя специальные инструменты для разработки семантических моделей
- ◆ Разрабатывать методы очистки данных для обеспечения качества и точности информации, используемой в последующем анализе
- ◆ Применять инструменты ИИ в клинических условиях, уделяя особое внимание вспомогательной диагностике, анализу медицинских изображений и интерпретации результатов, полученных с помощью моделей ИИ
- ◆ Применять и оценивать алгоритмы ИИ в реальных медицинских условиях
- ◆ Использовать ИИ для персонализации медицинских процедур – от геномного анализа до обезболивания
- ◆ Использовать алгоритмы ИИ для конкретных применений, таких как разработка лекарств, мониторинг состояния здоровья и хирургическая робототехника
- ◆ Освоить методы работы с большими данными, характерные для сектора здравоохранения, включая обработку текстов, оценку качества и применение алгоритмов машинного обучения для персонализации и анализа
- ◆ Разрабатывать системы ИИ, ориентированные на человека, содействовать справедливости и прозрачности машинного обучения, а также обеспечивать безопасность и качество моделей с помощью комплексной политики и оценок

04

# Руководство курса

Преподавательский состав Специализированной магистратуры "Искусственный интеллект в клинической практике" объединяет ведущих экспертов в области медицины и технологий, предлагая исключительно полную и современную перспективу. Эти специалисты обладают не только глубокими знаниями в области ИИ, применяемого в клинической практике, но и обширным практическим опытом разработки и внедрения инновационных решений в медицинских учреждениях. Стремление к совершенству образования гарантирует, что студенты получат не только теоретические знания, но и глубокое практическое понимание.



66

Учитесь у лучших!  
Преподаватели подготавлят  
вас к решению текущих  
и будущих задач в области  
здравоохранения"

## Руководство



### Д-р Перальта Мартин-Паломино, Артуро

- CEO и CTO Prometheus Global Solutions
- CTO в Korporate Technologies
- CTO в AI Shephers GmbH
- Консультант и советник в области стратегического бизнеса в Alliance Medical
- Руководитель в области проектирования и разработки в компании DocPath
- Руководитель в области компьютерной инженерии в Университете Кастилии-ла-Манча
- Степень доктора в области экономики, бизнеса и финансов Университета Камило Хосе Села
- Степень доктора в области психологии Университета Кастилии-ла-Манча
- Степень магистра Executive MBA Университета Изабель I
- Степень магистра в области управления коммерцией и маркетингом Университета Изабель I
- Степень магистра в области больших данных по программе Hadoop
- Степень магистра в области передовых информационных технологий Университета Кастилии-Ла-Манча
- Член: Исследовательская группа SMILE



### Г-н Мартин-Паломино Саагун, Фернандо

- Инженер по телекоммуникациям
- Директор по технологиям и НИОКР в AURA Diagnostics (medTech)
- Развитие бизнеса в SARLIN
- Главный операционный директор в Alliance Diagnósticos
- Директор по инновациям в Alliance Medical
- Директор по информационным технологиям в Alliance Medical
- Полевой инженер и управление проектами цифровой радиологии в Kodak
- Степень MBA в Мадридском политехническом университете
- Executive Master в области маркетинга и продаж в ESADE
- Высшее инженерное образование в области телекоммуникаций, полученное в Университете Альфонсо X Мудрого

## Преподаватели

### Д-р Карраско Гонсалес, Рамон Альберто

- Специалист в области компьютерных наук и искусственного интеллекта
- Исследователь
- Руководитель отдела бизнес-аналитики (маркетинг) в Caja General de Ahorros в Гранаде и Banco Mare Nostrum
- Руководитель отдела информационных систем (хранение данных и бизнес-аналитика) в Caja General de Ahorros в Гранаде и Banco Mare Nostrum
- Степень доктора в области искусственного интеллекта, полученная в Университете Гранады
- Профессиональное образование в области компьютерной инженерии в Университете Гранады

### Г-н Попеску Раду, Даниэль Василе

- Специалист в области фармакологии, питания и диетологии
- Внештатный продюсер дидактических и научных материалов
- Диетолог и общественный диетолог
- Фармацевт-привозор
- Исследователь
- Степень магистра в области питания и здоровья в Открытом университете Каталонии (UOC)
- Степень магистра психофармакологии Университета Валенсии
- Фармацевт Университета Комплутенсе в Мадриде
- Диетолог-нутрициолог в Европейском университете Мигеля де Сервантеса

05

# Структура и содержание

Данная Специализированная магистратура тщательно разработана, чтобы объединить клиническое мастерство с технологическими инновациями.

Ее структура основана на специализированных модулях, начиная с основ искусственного интеллекта и заканчивая конкретными применениями в медицинской среде. Таким образом, в программе будет соблюден идеальный баланс между передовой теорией и практическим применением, что позволит специалистам решать любые задачи – от анализа данных до персонализации лечения. Таким образом, студенты подготовлены к тому, чтобы изменить медицину к лучшему, обладая прогрессивным видением и прочными техническими навыками.





66

Обновите свою ежедневную  
клиническую практику, чтобы  
быть в курсе технологической  
революции в здравоохранении  
и внести свой вклад в развитие  
клинической практики"

**Модуль 1.** Основы искусственного интеллекта

- 1.1. История искусственного интеллекта
  - 1.1.1. Когда мы начали говорить об искусственном интеллекте?
  - 1.1.2. Упоминания в кино
  - 1.1.3. Важность искусственного интеллекта
  - 1.1.4. Технологии, обеспечивающие и поддерживающие искусственный интеллект
- 1.2. Искусственный интеллект в играх
  - 1.2.1. Теория игр
  - 1.2.2. Минимакс и Альфа-бета-отсечение
  - 1.2.3. Моделирование: Монте-Карло
- 1.3. Нейронные сети
  - 1.3.1. Биологические основы
  - 1.3.2. Вычислительная модель
  - 1.3.3. Контролируемые и неконтролируемые нейронные сети
  - 1.3.4. Простой перцептрон
  - 1.3.5. Многослойный перцептрон
- 1.4. Генетические алгоритмы
  - 1.4.1. История
  - 1.4.2. Биологическая основа
  - 1.4.3. Кодирование проблемы
  - 1.4.4. Генерация начальной популяции
  - 1.4.5. Основной алгоритм и генетические операторы
  - 1.4.6. Оценка отдельных лиц: Fitness
- 1.5. Тезаурусы, словари, таксономии
  - 1.5.1. Словари
  - 1.5.2. Таксономия
  - 1.5.3. Тезаурусы
  - 1.5.4. Онтологии
  - 1.5.5. Представление знаний: семантическая паутина
- 1.6. Семантическая паутина
  - 1.6.1. Спецификация: RDF, RDFS и OWL
  - 1.6.2. Выводы/рассуждения
  - 1.6.3. *Linked Data*

## 1.7. Экспертные системы и DSS

- 1.7.1. Экспертные системы

- 1.7.2. Системы поддержки принятия решений

## 1.8. Чатботы и виртуальные помощники

- 1.8.1. Типы помощников: голосовые и текстовые помощники

- 1.8.2. Основополагающие детали для развития помощника: *Намерения, структура и диалог*

- 1.8.3. Интеграция: web, Slack, Whatsapp, Facebook

- 1.8.4. Инструменты разработки помощников: *Dialog Flow, Watson Assistant*

## 1.9. Стратегия и внедрение ИИ

## 1.10. Будущее искусственного интеллекта

- 1.10.1. Мы понимаем, как определять эмоции с помощью алгоритмов

- 1.10.2. Создание личности: языки, выражения и содержание

- 1.10.3. Тенденции искусственного интеллекта

- 1.10.4. Размышления

**Модуль 2.** Виды и жизненный цикл данных

## 2.1. Статистика

- 2.1.1. Статистика: описательная статистика, статистические выводы

- 2.1.2. Население, выборка, индивидуум

- 2.1.3. Переменные: определение, шкалы измерения

## 2.2. Типы статистических данных

## 2.2.1. По типу

- 2.2.1.1. Количественные: непрерывные данные и дискретные данные

- 2.2.1.2. Качественные: биномиальные данные, номинальные данные, порядковые данные

## 2.2.2. По форме

- 2.2.2.1. Числовые

- 2.2.2.2. Текст

- 2.2.2.3. Логические

## 2.2.3. Согласно источнику

- 2.2.3.1. Первичные

- 2.2.3.2. Вторичные

- 2.3. Жизненный цикл данных
  - 2.3.1. Этапы цикла
  - 2.3.2. Основные этапы цикла
  - 2.3.3. Принципы FAIR
- 2.4. Начальные этапы цикла
  - 2.4.1. Определение целей
  - 2.4.2. Определение необходимых ресурсов
  - 2.4.3. Диаграмма Ганнта
  - 2.4.4. Структура данных
- 2.5. Сбор данных
  - 2.5.1. Методология сбора
  - 2.5.2. Инструменты сбора
  - 2.5.3. Каналы сбора
- 2.6. Очистка данных
  - 2.6.1. Этапы очистки данных
  - 2.6.2. Качество данных
  - 2.6.3. Работа с данными (с помощью R)
- 2.7. Анализ данных, интерпретация и оценка результатов
  - 2.7.1. Статистические меры
  - 2.7.2. Индексы отношений
  - 2.7.3. Добыча данных
- 2.8. Хранилище данных (*datawarehouse*)
  - 2.8.1. Элементы, входящие в его состав
  - 2.8.2. Разработка
  - 2.8.3. Аспекты, которые следует учитывать
- 2.9. Доступность данных
  - 2.9.1. Доступ
  - 2.9.2. Полезность
  - 2.9.3. Безопасность
- 2.10. Нормативно-правовые аспекты
  - 2.10.1. Закон о защите данных
  - 2.10.2. Передовая практика
  - 2.10.3. Другие нормативные аспекты

### Модуль 3. Данные в искусственном интеллекте

- 3.1. Наука о данных
  - 3.1.1. Наука о данных
  - 3.1.2. Передовые инструменты для исследователя данных
- 3.2. Данные, информация и знания
  - 3.2.1. Данные, информация и знания
  - 3.2.2. Типы данных
  - 3.2.3. Источники данных
- 3.3. От данных к информации
  - 3.3.1. Анализ данных
  - 3.3.2. Виды анализа
  - 3.3.3. Извлечение информации из набора данных
- 3.4. Извлечение информации путем визуализации
  - 3.4.1. Визуализация как инструмент анализа
  - 3.4.2. Методы визуализации
  - 3.4.3. Визуализация набора данных
- 3.5. Качество данных
  - 3.5.1. Данные о качестве
  - 3.5.2. Очистка данных
  - 3.5.3. Основная предварительная обработка данных
- 3.6. Набор данных
  - 3.6.1. Обогащение набора данных
  - 3.6.2. Проклятие размерности
  - 3.6.3. Модификация нашего набора данных
- 3.7. Выведение из равновесия
  - 3.7.1. Дисбаланс классов
  - 3.7.2. Методы устранения дисбаланса
  - 3.7.3. Сбалансированность набора данных
- 3.8. Модели без контроля
  - 3.8.1. Модель без контроля
  - 3.8.2. Методы
  - 3.8.3. Классификация с помощью моделей без контроля

- 3.9. Модели под контролем
  - 3.9.1. Модель под контролем
  - 3.9.2. Методы
  - 3.9.3. Классификация с помощью моделей под контролем
- 3.10. Инструменты и передовой опыт
  - 3.10.1. Передовая практика для специалиста по исследованию данных
  - 3.10.2. Лучшая модель
  - 3.10.3. Полезные инструменты

#### Модуль 4. Добыча данных. Отбор, предварительная обработка и преобразование

- 4.1. Статистический вывод
  - 4.1.1. Описательная статистика vs. Статистическое заключение
  - 4.1.2. Параметрические методы
  - 4.1.3. Непараметрические методы
- 4.2. Исследовательский анализ
  - 4.2.1. Описательный анализ
  - 4.2.2. Визуализация
  - 4.2.3. Подготовка данных
- 4.3. Подготовка данных
  - 4.3.1. Интеграция и очистка данных
  - 4.3.2. Нормализация данных
  - 4.3.3. Преобразование данных
- 4.4. Отсутствующие данные
  - 4.4.1. Обработка отсутствующих значений
  - 4.4.2. Метод максимального правдоподобия
  - 4.4.3. Обработка отсутствующих данных в машинном обучении
- 4.5. Шум в данных
  - 4.5.1. Классы и признаки шума
  - 4.5.2. Фильтрация шумов
  - 4.5.3. Шумовой эффект
- 4.6. Проклятие размерности
  - 4.6.1. *Oversampling*
  - 4.6.2. *Undersampling*
  - 4.6.3. Редукция многомерных данных

- 4.7. От непрерывных к дискретным признакам
  - 4.7.1. Непрерывные и дискретные данные
  - 4.7.2. Процесс дискретизации
- 4.8. Данные
  - 4.8.1. Выбор данных
  - 4.8.2. Перспективы и критерии отбора
  - 4.8.3. Методы отбора
- 4.9. Выбор экземпляров
  - 4.9.1. Методы выбора экземпляра
  - 4.9.2. Выбор прототипов
  - 4.9.3. Расширенные методы выбора экземпляра
- 4.10. Предварительная обработка больших данных

#### Модуль 5. Алгоритм и сложность в искусственном интеллекте

- 5.1. Введение в шаблоны разработки алгоритмов
  - 5.1.1. Рекурсия
  - 5.1.2. "Разделяй и властвуй"
  - 5.1.3. Другие стратегии
- 5.2. Эффективность и анализ работы алгоритмов
  - 5.2.1. Меры эффективности
  - 5.2.2. Измерение объема данных на входе
  - 5.2.3. Измерение времени выполнения
  - 5.2.4. Случай: худший, лучший и средний
  - 5.2.5. Асимптотическая нотация
  - 5.2.6. Критерии математического анализа нерекурсивных алгоритмов
  - 5.2.7. Критерии математического анализа рекурсивных алгоритмов
  - 5.2.8. Эмпирический анализ алгоритмов
- 5.3. Алгоритмы сортировки
  - 5.3.1. Концепция сортировки
  - 5.3.2. Пузырьковая сортировка
  - 5.3.3. Сортировка выбором
  - 5.3.4. Сортировка вставками
  - 5.3.5. Сортировка слиянием (*Merge\_Sort*)
  - 5.3.6. Быстрая сортировка (*Quick\_Sort*)

- 5.4. Алгоритмы с применением деревьев
  - 5.4.1. Концепция дерева
  - 5.4.2. Бинарные деревья
  - 5.4.3. Обходы деревьев
  - 5.4.4. Представление выражений
  - 5.4.5. Упорядоченные бинарные деревья
  - 5.4.6. Сбалансированные бинарные деревья
- 5.5. Алгоритмы с применением кучей
  - 5.5.1. Что такое кучи
  - 5.5.2. Алгоритм сортировки кучей
  - 5.5.3. Очереди с приоритетом
- 5.6. Алгоритмы на графах
  - 5.6.1. Представление
  - 5.6.2. Обход в ширину
  - 5.6.3. Обход в глубину
  - 5.6.4. Топологическая сортировка
- 5.7. Жадные алгоритмы
  - 5.7.1. Жадная стратегия
  - 5.7.2. Элементы жадной стратегии
  - 5.7.3. Обмен монет
  - 5.7.4. Задача коммивояжера
  - 5.7.5. Задача о рюкзаке
- 5.8. Поиск кратчайших путей
  - 5.8.1. Задача о кратчайшем пути
  - 5.8.2. Отрицательные дуги и циклы
  - 5.8.3. Алгоритм Дейкстры
- 5.9. Жадные алгоритмы на графах
  - 5.9.1. Минимальное остовное дерево
  - 5.9.2. Алгоритм Прима
  - 5.9.3. Алгоритм Краскала
  - 5.9.4. Анализ сложности
- 5.10. Техника Backtracking
  - 5.10.1. Техника Backtracking
  - 5.10.2. Альтернативные техники

## Модуль 6. Интеллектуальные системы

- 6.1. Теория агентов
  - 6.1.1. История концепции
  - 6.1.2. Определение агента
  - 6.1.3. Агенты в системах искусственного интеллекта
  - 6.1.4. Агенты в программной инженерии
- 6.2. Архитектуры агентов
  - 6.2.1. Процесс рассуждения агента
  - 6.2.2. Реактивные агенты
  - 6.2.3. Дедуктивные агенты
  - 6.2.4. Гибридные агенты
  - 6.2.5. Сравнение
- 6.3. Информация и знания
  - 6.3.1. Различие между данными, информацией и знаниями
  - 6.3.2. Оценка качества данных
  - 6.3.3. Методы сбора данных
  - 6.3.4. Методы получения информации
  - 6.3.5. Методы приобретения знаний
- 6.4. Представление знаний
  - 6.4.1. Важность представления знаний
  - 6.4.2. Определение представления знаний через их роли
  - 6.4.3. Характеристики представления знаний
- 6.5. Онтологии
  - 6.5.1. Введение в метаданные
  - 6.5.2. Философская концепция онтологии
  - 6.5.3. Вычислительная концепция онтологии
  - 6.5.4. Онтологии доменов и онтологии более высокого уровня
  - 6.5.5. Как создать онтологию?
- 6.6. Онтологические языки и программное обеспечение для создания онтологий
  - 6.6.1. Семантическая тройка RDF, Turtle и N
  - 6.6.2. RDF Schema
  - 6.6.3. OWL
  - 6.6.4. SPARQL
  - 6.6.5. Знакомство с различными инструментами для создания онтологий
  - 6.6.6. Установка и использование Protégé

- 6.7. Семантическая паутина
  - 6.7.1. Текущее состояние и будущее семантической паутины
  - 6.7.2. Семантические веб-приложения
- 6.8. Другие модели представления знаний
  - 6.8.1. Словари
  - 6.8.2. Обзор
  - 6.8.3. Таксономия
  - 6.8.4. Тезаурусы
  - 6.8.5. Фолксономии
  - 6.8.6. Сравнение
  - 6.8.7. Карты разума
- 6.9. Оценка и интеграция представлений знаний
  - 6.9.1. Логика нулевого порядка
  - 6.9.2. Логика первого порядка
  - 6.9.3. Дескрипционная логика
  - 6.9.4. Взаимосвязь между различными типами логики
  - 6.9.5. Пролог: программирование на основе логики первого порядка
- 6.10. Семантические анализаторы, системы, основанные на знаниях, и экспертные системы
  - 6.10.1. Концепция анализатора
  - 6.10.2. Применение анализатора
  - 6.10.3. Системы, основанные на знаниях
  - 6.10.4. MYCIN, история экспертных систем
  - 6.10.5. Элементы и архитектура экспертных систем
  - 6.10.6. Создание экспертных систем
- 7.2. Исследование и предварительная обработка данных
  - 7.2.1. Обработка данных
  - 7.2.2. Обработка данных в потоке анализа данных
  - 7.2.3. Типы данных
  - 7.2.4. Преобразование данных
  - 7.2.5. Визуализация и исследование непрерывных переменных
  - 7.2.6. Визуализация и исследование категориальных переменных
  - 7.2.7. Корреляционные меры
  - 7.2.8. Наиболее распространенные графические представления
  - 7.2.9. Введение в многомерный анализ и снижение размерности
- 7.3. Деревья решений
  - 7.3.1. Алгоритм ID
  - 7.3.2. Алгоритм C
  - 7.3.3. Перегрузка и обрезка
  - 7.3.4. Анализ результатов
- 7.4. Оценка классификаторов
  - 7.4.1. Матрицы путаницы
  - 7.4.2. Матрицы численной оценки
  - 7.4.3. Карпа-статистика
  - 7.4.4. ROC-кривая
- 7.5. Правила классификации
  - 7.5.1. Меры по оценке правил
  - 7.5.2. Введение в графическое представление
  - 7.5.3. Алгоритм последовательного оверлея
- 7.6. Нейронные сети
  - 7.6.1. Основные понятия
  - 7.6.2. Простые нейронные сети
  - 7.6.3. Алгоритм *Backpropagation*
  - 7.6.4. Введение в рекуррентные нейронные сети
- 7.7. Байесовские методы
  - 7.7.1. Основные понятия вероятности
  - 7.7.2. Теорема Байеса
  - 7.7.3. Наивный Байес
  - 7.7.4. Введение в байесовские сети

## Модуль 7. Машинное обучение и добыча данных

- 7.1. Введение в процессы обнаружения знаний и основные концепции машинного обучения
  - 7.1.1. Ключевые понятия процесса обнаружения знаний
  - 7.1.2. Исторический взгляд процесса обнаружения знаний
  - 7.1.3. Этапы процесса обнаружения знаний
  - 7.1.4. Методы, используемые в процессах обнаружения знаний
  - 7.1.5. Характеристики хороших моделей машинного обучения
  - 7.1.6. Типы информации машинного обучения
  - 7.1.7. Основные концепции обучения
  - 7.1.8. Основные концепции обучения без контроля
- 7.2. Исследование и предварительная обработка данных
  - 7.2.1. Обработка данных
  - 7.2.2. Обработка данных в потоке анализа данных
  - 7.2.3. Типы данных
  - 7.2.4. Преобразование данных
  - 7.2.5. Визуализация и исследование непрерывных переменных
  - 7.2.6. Визуализация и исследование категориальных переменных
  - 7.2.7. Корреляционные меры
  - 7.2.8. Наиболее распространенные графические представления
  - 7.2.9. Введение в многомерный анализ и снижение размерности
- 7.3. Деревья решений
  - 7.3.1. Алгоритм ID
  - 7.3.2. Алгоритм C
  - 7.3.3. Перегрузка и обрезка
  - 7.3.4. Анализ результатов
- 7.4. Оценка классификаторов
  - 7.4.1. Матрицы путаницы
  - 7.4.2. Матрицы численной оценки
  - 7.4.3. Карпа-статистика
  - 7.4.4. ROC-кривая
- 7.5. Правила классификации
  - 7.5.1. Меры по оценке правил
  - 7.5.2. Введение в графическое представление
  - 7.5.3. Алгоритм последовательного оверлея
- 7.6. Нейронные сети
  - 7.6.1. Основные понятия
  - 7.6.2. Простые нейронные сети
  - 7.6.3. Алгоритм *Backpropagation*
  - 7.6.4. Введение в рекуррентные нейронные сети
- 7.7. Байесовские методы
  - 7.7.1. Основные понятия вероятности
  - 7.7.2. Теорема Байеса
  - 7.7.3. Наивный Байес
  - 7.7.4. Введение в байесовские сети

- 7.8. Регрессия и модели непрерывного отклика
  - 7.8.1. Простая линейная регрессия
  - 7.8.2. Множественная линейная регрессия
  - 7.8.3. Логистическая регрессия
  - 7.8.4. Деревья регрессии
  - 7.8.5. Введение в машины опорных векторов (SVM)
  - 7.8.6. Меры соответствия
- 7.9. Кластеризация
  - 7.9.1. Основные понятия
  - 7.9.2. Иерархическая кластеризация
  - 7.9.3. Вероятностные методы
  - 7.9.4. Алгоритм EM
  - 7.9.5. Метод B-Cubed
  - 7.9.6. Неявные методы
- 7.10. Интеллектуальный анализ текста и обработка естественного языка (NLP)
  - 7.10.1. Основные понятия
  - 7.10.2. Создание корпуса
  - 7.10.3. Описательный анализ
  - 7.10.4. Введение в анализ чувств
- 8.4. Склейивание слоев и операции
  - 8.4.1. Проектирование архитектур
  - 8.4.2. Соединение между слоями
  - 8.4.3. Распространение вперед
- 8.5. Построение первой нейронной сети
  - 8.5.1. Проектирование сети
  - 8.5.2. Определение весов
  - 8.5.3. Практика сети
- 8.6. Тренажер и оптимизатор
  - 8.6.1. Выбор оптимизатора
  - 8.6.2. Установление функции потерь
  - 8.6.3. Установление метрики
- 8.7. Применение принципов нейронных сетей
  - 8.7.1. Функции активации
  - 8.7.2. Обратное распространение
  - 8.7.3. Установка параметров
- 8.8. От биологических нейронов к искусственным
  - 8.8.1. Функционирование биологического нейрона
  - 8.8.2. Передача знаний искусственным нейронам
  - 8.8.3. Установление взаимоотношений между ними
- 8.9. Реализация MLP (многослойного перцептрона) с помощью Keras
  - 8.9.1. Определение структуры сети
  - 8.9.2. Составление модели
  - 8.9.3. Обучение модели
- 8.10. Тонкая настройка гиперпараметров нейронных сетей
  - 8.10.1. Выбор функции активации
  - 8.10.2. Установка скорости обучения
  - 8.10.3. Установка веса

## Модуль 8. Нейронные сети, основа глубокого обучения

- 8.1. Глубокое обучение
  - 8.1.1. Виды глубокого обучения
  - 8.1.2. Области применения глубокого обучения
  - 8.1.3. Преимущества и недостатки глубокого обучения
- 8.2. Операции
  - 8.2.1. Сумма
  - 8.2.2. Продукт
  - 8.2.3. Перевод
- 8.3. Слои
  - 8.3.1. Входной слой
  - 8.3.2. Скрытый слой
  - 8.3.3. Выходной слой

## Модуль 9. Обучение глубоких нейронных сетей

- 9.1. Градиентные задачи
  - 9.1.1. Методы оптимизации градиента
  - 9.1.2. Стохастические градиенты
  - 9.1.3. Методы инициализации весов
- 9.2. Повторное использование предварительно обученных слоев
  - 9.2.1. Перенос результатов обучения
  - 9.2.2. Извлечение признаков
  - 9.2.3. Глубокое обучение
- 9.3. Оптимизаторы
  - 9.3.1. Стохастические оптимизаторы градиентного спуска
  - 9.3.2. Оптимизаторы Adam и RMSprop
  - 9.3.3. Современные оптимизаторы
- 9.4. Программирование скорости обучения
  - 9.4.1. Автоматическое управление скоростью обучения
  - 9.4.2. Циклы обучения
  - 9.4.3. Условия сглаживания
- 9.5. Переоценка
  - 9.5.1. Перекрестная валидация
  - 9.5.2. Регуляризация
  - 9.5.3. Метрики оценки
- 9.6. Практические рекомендации
  - 9.6.1. Конструкция модели
  - 9.6.2. Выбор метрик и параметров оценки
  - 9.6.3. Проверка гипотез
- 9.7. Трансферное обучение
  - 9.7.1. Перенос результатов обучения
  - 9.7.2. Извлечение признаков
  - 9.7.3. Глубокое обучение
- 9.8. Расширение данных
  - 9.8.1. Преобразования изображений
  - 9.8.2. Формирование синтетических данных
  - 9.8.3. Преобразование текста





- 9.9. Практическое применение трансферного обучения
  - 9.9.1. Перенос результатов обучения
  - 9.9.2. Извлечение признаков
  - 9.9.3. Глубокое обучение
- 9.10. Регуляризация
  - 9.10.1. L и L
  - 9.10.2. Регуляризация по принципу максимальной энтропии
  - 9.10.3. Dropout

## Модуль 10. Настройка моделей и обучение с помощью TensorFlow

- 10.1. *TensorFlow*
  - 10.1.1. Использование библиотеки *TensorFlow*
  - 10.1.2. Обучение модели с помощью *TensorFlow*
  - 10.1.3. Операции с графиками в *TensorFlow*
- 10.2. *TensorFlow* и *NumPy*
  - 10.2.1. Вычислительная среда *NumPy* для *TensorFlow*
  - 10.2.2. Использование массивов *NumPy* в *TensorFlow*
  - 10.2.3. Операции *NumPy* для графиков *TensorFlow*
- 10.3. Настройка моделей и алгоритмов обучения
  - 10.3.1. Построение пользовательских моделей с помощью *TensorFlow*
  - 10.3.2. Управление параметрами обучения
  - 10.3.3. Использование методов оптимизации для обучения
- 10.4. Функции и графики *TensorFlow*
  - 10.4.1. Функции в *TensorFlow*
  - 10.4.2. Использование графиков для обучения модели
  - 10.4.3. Оптимизация графов с помощью операций *TensorFlow*
- 10.5. Загрузка и предварительная обработка данных с помощью *TensorFlow*
  - 10.5.1. Загрузка наборов данных с помощью *TensorFlow*
  - 10.5.2. Предварительная обработка данных с помощью *TensorFlow*
  - 10.5.3. Использование инструментов *TensorFlow* для манипулирования данными
- 10.6. API *tf.data*
  - 10.6.1. Использование API *tf.data* для обработки данных
  - 10.6.2. Построение потоков данных с помощью *tf.data*
  - 10.6.3. Использование API *tf.data* для обучения моделей

- 10.7. Формат *TFRecord*
  - 10.7.1. Использование API *TFRecord* для сериализации данных
  - 10.7.2. Загрузка файлов *TFRecord* с помощью *TensorFlow*
  - 10.7.3. Использование файлов *TFRecord* для обучения моделей
- 10.8. Слои предварительной обработки в Keras
  - 10.8.1. Использование API предварительной обработки в Keras
  - 10.8.2. Построение *pipelined* предварительной обработки с помощью Keras
  - 10.8.3. Использование API предварительной обработки в Keras для обучения моделей
- 10.9. Проект *TensorFlow Datasets*
  - 10.9.1. Использование *TensorFlow Datasets* для загрузки данных
  - 10.9.2. Предварительная обработка данных с помощью *TensorFlow Datasets*
  - 10.9.3. Использование *TensorFlow Datasets* для обучения моделей
- 10.10. Построение приложения глубокого обучения с помощью *TensorFlow*
  - 10.10.1. Практическое применение
  - 10.10.2. Построение приложения глубокого обучения с помощью *TensorFlow*
  - 10.10.3. Обучение модели с помощью *TensorFlow*
  - 10.10.4. Использование приложения для прогнозирования результатов
- 11.3. Слои кластеризации и реализация слоев кластеризации с помощью Keras
  - 11.3.1. Пулинг и стридинг
  - 11.3.2. Сплющивание
  - 11.3.3. Виды пулинга
- 11.4. Архитектуры CNN
  - 11.4.1. Архитектура VGG
  - 11.4.2. Архитектура AlexNet
  - 11.4.3. Архитектура ResNet
- 11.5. Реализация CNN ResNet - с использованием Keras
  - 11.5.1. Инициализация весов
  - 11.5.2. Определение входного слоя
  - 11.5.3. Определение выходного слоя
- 11.6. Использование предварительно обученных моделей Keras
  - 11.6.1. Характеристики предварительно обученных моделей
  - 11.6.2. Использование предварительно обученных моделей
  - 11.6.3. Преимущества предварительно обученных моделей
- 11.7. Предварительно обученные модели для трансферного обучения
  - 11.7.1. Трансферное обучение
  - 11.7.2. Процесс трансферного обучения
  - 11.7.3. Преимущества трансферного обучения
- 11.8. Классификация и локализация в глубоком компьютерном зрении
  - 11.8.1. Классификация изображений
  - 11.8.2. Определение местоположения объектов на изображениях
  - 11.8.3. Обнаружение объектов
- 11.9. Обнаружение объектов и их отслеживание
  - 11.9.1. Методы обнаружения объектов
  - 11.9.2. Алгоритмы отслеживания объектов
  - 11.9.3. Методы отслеживания и трассировки
- 11.10. Семантическая сегментация
  - 11.10.1. Глубокое обучение для семантической сегментации
  - 11.10.2. Обнаружение краев
  - 11.10.3. Методы сегментации, основанные на правилах

## Модуль 11. Глубокое компьютерное зрение с использованием конволовионных нейронных сетей

- 11.1. Архитектура *Visual Cortex*
  - 11.1.1. Функции зрительной коры
  - 11.1.2. Теории вычислительного зрения
  - 11.1.3. Модели обработки изображений
- 11.2. Конволовионные слои
  - 11.2.1. Повторное использование весов в свертке
  - 11.2.2. Конволюция D
  - 11.2.3. Функции активации
- 11.3. Слои кластеризации и реализация слоев кластеризации с помощью Keras
  - 11.3.1. Пулинг и стридинг
  - 11.3.2. Сплющивание
  - 11.3.3. Виды пулинга
- 11.4. Архитектуры CNN
  - 11.4.1. Архитектура VGG
  - 11.4.2. Архитектура AlexNet
  - 11.4.3. Архитектура ResNet
- 11.5. Реализация CNN ResNet - с использованием Keras
  - 11.5.1. Инициализация весов
  - 11.5.2. Определение входного слоя
  - 11.5.3. Определение выходного слоя
- 11.6. Использование предварительно обученных моделей Keras
  - 11.6.1. Характеристики предварительно обученных моделей
  - 11.6.2. Использование предварительно обученных моделей
  - 11.6.3. Преимущества предварительно обученных моделей
- 11.7. Предварительно обученные модели для трансферного обучения
  - 11.7.1. Трансферное обучение
  - 11.7.2. Процесс трансферного обучения
  - 11.7.3. Преимущества трансферного обучения
- 11.8. Классификация и локализация в глубоком компьютерном зрении
  - 11.8.1. Классификация изображений
  - 11.8.2. Определение местоположения объектов на изображениях
  - 11.8.3. Обнаружение объектов
- 11.9. Обнаружение объектов и их отслеживание
  - 11.9.1. Методы обнаружения объектов
  - 11.9.2. Алгоритмы отслеживания объектов
  - 11.9.3. Методы отслеживания и трассировки
- 11.10. Семантическая сегментация
  - 11.10.1. Глубокое обучение для семантической сегментации
  - 11.10.2. Обнаружение краев
  - 11.10.3. Методы сегментации, основанные на правилах

## Модуль 12. Обработка естественного языка (NLP) с помощью естественных рекуррентных сетей (RNN) и внимания

- 12.1. Генерация текста с использованием RNN
  - 12.1.1. Обучение RNN для генерации текста
  - 12.1.2. Генерация естественного языка с помощью RNN
  - 12.1.3. Приложения для генерации текста с помощью RNN
- 12.2. Создание обучающего набора данных
  - 12.2.1. Подготовка данных для обучения RNN
  - 12.2.2. Хранение обучающего набора данных
  - 12.2.3. Очистка и преобразование данных
  - 12.2.4. Анализ настроений
- 12.3. Ранжирование мнений с помощью RNN
  - 12.3.1. Выявление тем в комментариях
  - 12.3.2. Анализ настроений с помощью алгоритмов глубокого обучения
- 12.4. Сеть кодирования-декодирования для нейронного машинного перевода
  - 12.4.1. Обучение RNN для машинного перевода
  - 12.4.2. Использование кодирующей-декодирующей сети для машинного перевода
  - 12.4.3. Повышение точности машинного перевода с помощью RNN
- 12.5. Механизмы внимания
  - 12.5.1. Реализация механизмов внимания в RNN
  - 12.5.2. Использование механизмов внимания для повышения точности модели
  - 12.5.3. Преимущества механизмов внимания в нейронных сетях
- 12.6. Модели трансформеров
  - 12.6.1. Использование моделей трансформеров для обработки естественного языка
  - 12.6.2. Применение моделей трансформеров для зрения
  - 12.6.3. Преимущества моделей трансформеров
- 12.7. Трансформеры для зрения
  - 12.7.1. Применение моделей трансформеров для зрения
  - 12.7.2. Предварительная обработка данных изображений
  - 12.7.3. Обучение модели трансформеров для зрения
- 12.8. Библиотека трансформеров *Hugging Face*
  - 12.8.1. Использование библиотеки трансформеров *Hugging Face*
  - 12.8.2. Применение библиотеки трансформеров *Hugging Face*
  - 12.8.3. Преимущества библиотеки трансформеров *Hugging Face*
- 12.9. Другие библиотеки трансформеров. Сравнение
  - 12.9.1. Сравнение различных библиотек трансформеров
  - 12.9.2. Использование других библиотек трансформеров
  - 12.9.3. Преимущества других библиотек трансформеров
- 12.10. Разработка NLP-приложения с использованием RNN и внимания.  
Практическое применение
  - 12.10.1. Разработка приложения для обработки естественного языка с использованием RNN и внимания
  - 12.10.2. Использование RNN, механизмов ухода и моделей трансформеров при внедрении
  - 12.10.3. Оценка практического применения

## Модуль 13. Автоэнкодеры, GAN и диффузионные модели

- 13.1. Эффективные представления данных
  - 13.1.1. Снижение размерности
  - 13.1.2. Глубокое обучение
  - 13.1.3. Компактные представления
- 13.2. Реализация РСА с неполным линейным автоматическим кодировщиком
  - 13.2.1. Процесс обучения
  - 13.2.2. Внедрение Python
  - 13.2.3. Использование тестовых данных
- 13.3. Стековые автоматические кодировщики
  - 13.3.1. Глубокие нейронные сети
  - 13.3.2. Построение архитектур кодирования
  - 13.3.3. Использование инструментов
- 13.4. Конволюционные автокодировщики
  - 13.4.1. Конструкция конволюционной модели
  - 13.4.2. Обучение конволюционной модели
  - 13.4.3. Оценка результатов

- 13.5. Шумоподавление автоматических энкодеров
  - 13.5.1. Применение фильтров
  - 13.5.2. Проектирование моделей кодирования
  - 13.5.3. Использование методов регуляризации
- 13.6. Автоматические разреженные автоматические энкодеры
  - 13.6.1. Повышение эффективности кодирования
  - 13.6.2. Минимизация числа параметров
  - 13.6.3. Применение методов регуляризации
- 13.7. Автоматические вариационные энкодеры
  - 13.7.1. Использование вариационной оптимизации
  - 13.7.2. Глубокое обучение без контроля
  - 13.7.3. Глубокие латентные представления
- 13.8. Генерация модных изображений MNIST
  - 13.8.1. Распознание паттернов
  - 13.8.2. Генерация изображений
  - 13.8.3. Обучение глубоких нейронных сетей
- 13.9. Генеративные адверсарные сети и диффузионные модели
  - 13.9.1. Формирование контента из изображений
  - 13.9.2. Моделирование распределений данных
  - 13.9.3. Использование состязательных сетей
- 13.10. Реализация моделей
  - 13.10.1. Практическое применение
  - 13.10.2. Реализация моделей
  - 13.10.3. Использование реальных данных
  - 13.10.4. Оценка результатов
- 14.3. Генетические алгоритмы
  - 14.3.1. Общая структура
  - 14.3.2. Внедрение основных операторов
- 14.4. Стратегии освоения и использования пространства для генетических алгоритмов
  - 14.4.1. Алгоритм СНС
  - 14.4.2. Мультимодальные задачи
- 14.5. Модели эволюционных вычислений (I)
  - 14.5.1. Эволюционные стратегии
  - 14.5.2. Эволюционное программирование
  - 14.5.3. Алгоритмы, основанные на дифференциальной эволюции
- 14.6. Модели эволюционных вычислений (II)
  - 14.6.1. Модели эволюции, основанные на оценке алгоритмов распределения (EDA)
  - 14.6.2. Генетическое программирование
- 14.7. Применение эволюционного программирования при нарушениях обучаемости
  - 14.7.1. Обучение на основе правил
  - 14.7.2. Эволюционные методы в задачах выбора экземпляра
- 14.8. Многоцелевые задачи
  - 14.8.1. Концепция доминирования
  - 14.8.2. Применение эволюционных алгоритмов для решения многоцелевых задач
- 14.9. Нейронные сети (I)
  - 14.9.1. Введение в нейронные сети
  - 14.9.2. Практический пример с нейронными сетями
- 14.10. Нейронные сети (II)
  - 14.10.1. Примеры использования нейронных сетей в медицинских исследованиях
  - 14.10.2. Примеры использования нейронных сетей в экономике
  - 14.10.3. Примеры использования нейронных сетей в искусственном зрении

#### Модуль 14. Биоинспирированные алгоритмы

- 14.1. Введение в биоинспирированные алгоритмы
  - 14.1.1. Введение в биоинспирированные алгоритмы
- 14.2. Алгоритмы социальной адаптации
  - 14.2.1. Биоинспирированные алгоритмы, основанные на муравьиных колониях
  - 14.2.2. Разновидности алгоритмов муравьиных колоний
  - 14.2.3. Алгоритмы, основанные на облаках с частицами

#### Модуль 15. Искусственный интеллект: стратегии и применения

- 15.1. Финансовые услуги
  - 15.1.1. Последствия применения искусственного интеллекта (ИИ) в сфере финансовых услуг: возможности и проблемы
  - 15.1.2. Примеры использования
  - 15.1.3. Потенциальные риски, связанные с использованием ИИ
  - 15.1.4. Потенциальные будущие разработки/использования ИИ

- 15.2. Последствия применения искусственного интеллекта в здравоохранении
  - 15.2.1. Последствия ИИ в секторе здравоохранения. Возможности и проблемы
  - 15.2.2. Примеры использования
- 15.3. Риски, связанные с использованием ИИ в здравоохранении
  - 15.3.1. Потенциальные риски, связанные с использованием ИИ
  - 15.3.2. Потенциальные будущие разработки/использования ИИ
- 15.4. Розничная торговля
  - 15.4.1. Последствия ИИ в розничной торговле. Возможности и проблемы
  - 15.4.2. Примеры использования
  - 15.4.3. Потенциальные риски, связанные с использованием ИИ
  - 15.4.4. Потенциальные будущие разработки/использования ИИ
- 15.5. Промышленность
  - 15.5.1. Последствия ИИ для промышленности. Возможности и проблемы
  - 15.5.2. Примеры использования
- 15.6. Потенциальные риски, связанные с использованием ИИ в промышленности
  - 15.6.1. Примеры использования
  - 15.6.2. Потенциальные риски, связанные с использованием ИИ
  - 15.6.3. Потенциальные будущие разработки/использования ИИ
- 15.7. Государственное управление
  - 15.7.1. Последствия использования искусственного интеллекта в государственном управлении. Возможности и проблемы
  - 15.7.2. Примеры использования
  - 15.7.3. Потенциальные риски, связанные с использованием ИИ
  - 15.7.4. Потенциальные будущие разработки/использования ИИ
- 15.8. Образовательная сфера
  - 15.8.1. Последствия использования искусственного интеллекта в образовании. Возможности и проблемы
  - 15.8.2. Примеры использования
  - 15.8.3. Потенциальные риски, связанные с использованием ИИ
  - 15.8.4. Потенциальные будущие разработки/использования ИИ
- 15.9. Лесное и сельское хозяйство
  - 15.9.1. Последствия ИИ для лесного и сельского хозяйства. Возможности и проблемы
  - 15.9.2. Примеры использования
  - 15.9.3. Потенциальные риски, связанные с использованием ИИ
  - 15.9.4. Потенциальные будущие разработки/использования ИИ
- 15.10. Кадровые ресурсы
  - 15.10.1. Последствия ИИ для кадровых ресурсов. Возможности и проблемы
  - 15.10.2. Примеры использования
  - 15.10.3. Потенциальные риски, связанные с использованием ИИ
  - 15.10.4. Потенциальные будущие разработки/использования ИИ

## Модуль 16. Диагностика в клинической практике с помощью ИИ

- 16.1. Технологии и инструменты для диагностики с помощью ИИ
  - 16.1.1. Разработка программного обеспечения для диагностики с помощью ИИ в различных областях медицины
  - 16.1.2. Использование передовых алгоритмов для быстрого и точного анализа клинических признаков и симптомов
  - 16.1.3. Интеграция ИИ в диагностические приборы для повышения эффективности
  - 16.1.4. Инструменты ИИ для помощи в интерпретации результатов лабораторных тестов
- 16.2. Интеграция мультимодальных клинических данных для диагностики
  - 16.2.1. Системы ИИ для объединения данных визуализации, лабораторных и клинических записей
  - 16.2.2. Инструменты для корреляции мультимодальных данных с целью постановки более точного диагноза
  - 16.2.3. Использование ИИ для анализа сложных закономерностей в различных типах клинических данных
  - 16.2.4. Интеграция геномных и молекулярных данных в диагностику с помощью ИИ
- 16.3. Создание и анализ наборов данных о здоровье с помощью ИИ
  - 16.3.1. Создание клинических баз данных для обучения моделей ИИ
  - 16.3.2. Использование ИИ для анализа и извлечения информации из больших наборов данных по здравоохранению
  - 16.3.3. Инструменты ИИ для очистки и подготовки клинических данных
  - 16.3.4. Системы ИИ для выявления тенденций и закономерностей в медицинских данных

- 16.4. Визуализация и управление медицинскими данными с помощью ИИ
  - 16.4.1. Инструменты ИИ для интерактивной и понятной визуализации данных о здоровье
  - 16.4.2. Системы ИИ для эффективного управления большими объемами клинических данных
  - 16.4.3. Использование приборных панелей на основе ИИ для мониторинга показателей здоровья
  - 16.4.4. Технологии ИИ для управления и обеспечения безопасности медицинских данных
- 16.5. Распознавание паттернов и машинное обучение в клинической диагностике
  - 16.5.1. Применение методов машинного обучения для распознавания паттернов в клинических данных  
el reconocimiento de patrones en datos clínicos
  - 16.5.2. Использование ИИ для раннего выявления заболеваний с помощью анализа моделей
  - 16.5.3. Разработка прогностических моделей для более точной диагностики
  - 16.5.4. Внедрение алгоритмов машинного обучения для интерпретации данных о здоровье
- 16.6. Интерпретация медицинских изображений с помощью ИИ
  - 16.6.1. Системы ИИ для обнаружения и классификации аномалий на медицинских изображениях
  - 16.6.2. Использование глубокого обучения в интерпретации рентгеновских снимков, МРТ и КТ
  - 16.6.3. Инструменты ИИ для повышения точности и скорости диагностической визуализации
  - 16.6.4. Внедрение ИИ для поддержки принятия клинических решений на основе изображений
- 16.7. Обработка естественного языка в медицинских записях для постановки клинического диагноза
  - 16.7.1. Использование PNL для извлечения необходимой информации из медицинской документации
  - 16.7.2. Системы ИИ для анализа записей врачей и отчетов пациентов
  - 16.7.3. Инструменты ИИ для обобщения и классификации информации из медицинской документации
  - 16.7.4. Применение PNL для идентификации симптомов и диагнозов из клинических текстов
- 16.8. Валидация и оценка диагностических моделей с помощью ИИ
  - 16.8.1. Методы валидации и тестирования моделей ИИ в реальных клинических условиях
  - 16.8.2. Оценка производительности и точности диагностических инструментов с помощью ИИ
  - 16.8.3. Использование ИИ для обеспечения надежности и этичности клинической диагностики
  - 16.8.4. Внедрение протоколов непрерывной оценки систем ИИ в здравоохранении
- 16.9. ИИ в диагностике редких заболеваний
  - 16.9.1. Разработка специализированных систем ИИ для выявления редких заболеваний
  - 16.9.2. Использование ИИ для анализа нетипичных паттернов и сложной симптоматики
  - 16.9.3. Инструменты ИИ для ранней и точной диагностики редких заболеваний
  - 16.9.4. Внедрение глобальных баз данных с использованием ИИ для улучшения диагностики редких заболеваний
- 16.10. Истории успеха и проблемы при внедрении диагностики с помощью ИИ
  - 16.10.1. Анализ конкретных примеров, когда ИИ значительно улучшил клиническую диагностику
  - 16.10.2. Оценка проблем, связанных с внедрением ИИ в клинических условиях
  - 16.10.3. Обсуждение этических и практических барьеров на пути внедрения ИИ для диагностики
  - 16.10.4. Изучение стратегий преодоления барьеров на пути интеграции ИИ в медицинскую диагностику

## Модуль 17. Лечение и ведение пациента с ИИ

- 17.1. Системы лечения с помощью ИИ
  - 17.1.1. Разработка систем ИИ для помощи в принятии терапевтических решений
  - 17.1.2. Использование ИИ для персонализации лечения на основе индивидуальных профилей
  - 17.1.3. Внедрение средств ИИ при назначении дозировок и графиков приема лекарств
  - 17.1.4. Интеграция ИИ в мониторинг и корректировку лечения в режиме реального времени

- 17.2. Определение показателей для контроля состояния здоровья пациента
  - 17.2.1. Определение ключевых параметров с помощью ИИ для мониторинга состояния здоровья пациента
  - 17.2.2. Использование ИИ для определения прогностических показателей здоровья и болезней
  - 17.2.3. Разработка систем раннего предупреждения на основе показателей здоровья
  - 17.2.4. Внедрение ИИ для непрерывной оценки состояния здоровья пациентов
- 17.3. Инструменты для мониторинга и контроля показателей здоровья
  - 17.3.1. Разработка мобильных и носимых приложений для мониторинга здоровья с поддержкой ИИ
  - 17.3.2. Внедрение систем ИИ для анализа медицинских данных в режиме реального времени
  - 17.3.3. Использование приборных панелей на основе ИИ для визуализации и мониторинга показателей здоровья
  - 17.3.4. Интеграция IoT-устройств в непрерывный мониторинг показателей здоровья с помощью ИИ
- 17.4. ИИ в планировании и проведении медицинских процедур
  - 17.4.1. Использование систем искусственного интеллекта для оптимизации планирования операций и медицинских процедур
  - 17.4.2. Внедрение ИИ в симуляцию и практику хирургических процедур
  - 17.4.3. Использование ИИ для повышения точности и эффективности выполнения медицинских процедур
  - 17.4.4. Применение ИИ в координации и управлении хирургическими ресурсами
- 17.5. Алгоритмы машинного обучения для создания терапевтического лечения
  - 17.5.1. Использование машинного обучения для разработки персонализированных протоколов лечения
  - 17.5.2. Внедрение предиктивных алгоритмов для выбора эффективных методов лечения
  - 17.5.3. Разработка систем ИИ для адаптации лечения в режиме реального времени
  - 17.5.4. Применение ИИ для анализа эффективности различных вариантов терапии
- 17.6. Адаптивность и постоянное обновление терапевтических протоколов с помощью ИИ
  - 17.6.1. Внедрение систем ИИ для динамического пересмотра и обновления методов лечения
  - 17.6.2. Использование ИИ для адаптации терапевтических протоколов к новым результатам и данным
  - 17.6.3. Разработка инструментов ИИ для непрерывной персонализации лечения
  - 17.6.4. Интеграция ИИ в адаптивную реакцию на изменяющиеся состояния пациентов
- 17.7. Оптимизация медицинских услуг с помощью технологий ИИ
  - 17.7.1. Использование ИИ для повышения эффективности и качества медицинских услуг
  - 17.7.2. Внедрение систем искусственного интеллекта для управления ресурсами здравоохранения
  - 17.7.3. Разработка инструментов искусственного интеллекта для оптимизации рабочего процесса в больницах
  - 17.7.4. Применение ИИ для сокращения времени ожидания и улучшения качества обслуживания пациентов
- 17.8. Применение ИИ для реагирования на чрезвычайные ситуации в здравоохранении
  - 17.8.1. Внедрение систем ИИ для быстрого и эффективного управления кризисными ситуациями в здравоохранении
  - 17.8.2. Использование ИИ для оптимизации распределения ресурсов в чрезвычайных ситуациях
  - 17.8.3. Разработка инструментов ИИ для прогнозирования вспышек заболеваний и реагирования на них
  - 17.8.4. Интеграция ИИ в системы оповещения и связи во время чрезвычайных ситуаций в области здравоохранения
- 17.9. Междисциплинарное сотрудничество в области лечения с помощью ИИ
  - 17.9.1. Поощрение сотрудничества между различными медицинскими специальностями с использованием систем ИИ
  - 17.9.2. Использование ИИ для интеграции знаний и навыков из различных дисциплин в процессе лечения
  - 17.9.3. Разработка платформ ИИ для облегчения междисциплинарной коммуникации и координации
  - 17.9.4. Внедрение ИИ при создании междисциплинарных лечебных групп

- 17.10. Успешный опыт применения ИИ в лечении заболеваний
  - 17.10.1. Анализ историй успеха в использовании ИИ для эффективного лечения заболеваний
  - 17.10.2. Оценка влияния ИИ на улучшение результатов лечения
  - 17.10.3. Документирование инновационного опыта использования ИИ в различных областях медицины
  - 17.10.4. Обсуждение достижений и проблем, связанных с внедрением ИИ в медицинскую практику
- Модуль 18. Персонализация здоровья с помощью ИИ**
  - 18.1. Применение ИИ в геномике для персонализированной медицины
    - 18.1.1. Разработка алгоритмов ИИ для анализа генетических последовательностей и их связи с заболеваниями
    - 18.1.2. Использование ИИ для определения генетических маркеров для персонализированного лечения
    - 18.1.3. Внедрение ИИ для быстрой и точной интерпретации геномных данных
    - 18.1.4. Инструменты ИИ для корреляции генотипов с реакцией на лекарства
  - 18.2. ИИ в фармакогеномике и разработке лекарств
    - 18.2.1. Разработка моделей ИИ для прогнозирования эффективности и безопасности лекарств
    - 18.2.2. Использование ИИ для идентификации терапевтических мишеньей и разработки лекарств
    - 18.2.3. Применение ИИ в анализе взаимодействия генов и лекарств для персонализации лечения
    - 18.2.4. Внедрение алгоритмов ИИ для ускорения открытия новых лекарств
  - 18.3. Персонализированный мониторинг с помощью интеллектуальных устройств и ИИ
    - 18.3.1. Разработка носимых устройств с ИИ для непрерывного мониторинга показателей здоровья
    - 18.3.2. Использование ИИ для интерпретации данных, собранных смарт-устройствами
    - 18.3.3. Внедрение систем раннего предупреждения заболеваний на основе ИИ
    - 18.3.4. Инструменты ИИ для персонализации рекомендаций по образу жизни и здоровью
  - 18.4. Системы поддержки принятия клинических решений с помощью ИИ
    - 18.4.1. Внедрение ИИ для помощи врачам в принятии клинических решений
    - 18.4.2. Разработка систем ИИ, предоставляющих рекомендации на основе клинических данных
    - 18.4.3. Использование ИИ для оценки риска/пользы различных вариантов терапии
    - 18.4.4. Инструменты ИИ для интеграции и анализа медицинских данных в режиме реального времени
  - 18.5. Тенденции персонализации здоровья с помощью ИИ
    - 18.5.1. Анализ последних тенденций в области ИИ для персонализации здравоохранения
    - 18.5.2. Использование ИИ для разработки профилактических и прогностических подходов в здравоохранении
    - 18.5.3. Внедрение ИИ для адаптации медицинских планов к индивидуальным потребностям
    - 18.5.4. Изучение новых технологий ИИ в области персонализированного здравоохранения
  - 18.6. Достижения в области хирургической робототехники с использованием ИИ
    - 18.6.1. Разработка хирургических роботов с ИИ для точных, минимально инвазивных процедур
    - 18.6.2. Использование ИИ для повышения точности и безопасности роботизированной хирургии
    - 18.6.3. Внедрение систем ИИ для хирургического планирования и моделирования операций
    - 18.6.4. Достижения в области интеграции тактильной и визуальной обратной связи в хирургической робототехнике с использованием ИИ
  - 18.7. Разработка прогностических моделей для персонализированной клинической практики
    - 18.7.1. Использование ИИ для создания прогностических моделей заболеваний на основе индивидуальных данных
    - 18.7.2. Применение ИИ для прогнозирования ответа на лечение
    - 18.7.3. Разработка инструментов ИИ для прогнозирования рисков для здоровья
    - 18.7.4. Применение прогностического моделирования при планировании профилактических мероприятий

- 18.8. ИИ в персонализированном обезболивании и лечении
  - 18.8.1. Разработка систем ИИ для оценки и персонализированного лечения боли
  - 18.8.2. Использование ИИ для выявления моделей боли и реакции на лечение
  - 18.8.3. Внедрение инструментов ИИ в персонализацию терапии боли
  - 18.8.4. Применение ИИ для мониторинга и корректировки планов лечения боли
- 18.9. Автономия пациента и активное вовлечение в персонализацию
  - 18.9.1. Продвижение самостоятельности пациентов с помощью средств ИИ для управления их медицинским обслуживанием
  - 18.9.2. Разработка систем ИИ, расширяющих возможности пациентов в принятии решений
  - 18.9.3. Использование ИИ для предоставления персонализированной информации и обучения пациентов
  - 18.9.4. Инструменты ИИ, способствующие активному участию пациентов в лечении
- 18.10. Интеграция ИИ в электронные медицинские карты
  - 18.10.1. Внедрение ИИ для эффективного анализа и управления электронными медицинскими записями
  - 18.10.2. Разработка инструментов ИИ для извлечения клинических данных из электронных записей
  - 18.10.3. Использование ИИ для повышения точности и доступности данных в медицинских картах
  - 18.10.4. Применение ИИ для соотнесения данных медицинской карты с планами лечения

## **Модуль 19. Анализ больших данных в секторе здравоохранения с помощью ИИ**

- 19.1. Основы больших данных в здравоохранении
  - 19.1.1. Бурный рост объема данных в секторе здравоохранения
  - 19.1.2. Концепция больших данных и основные инструменты
  - 19.1.3. Применение больших данных в здравоохранении
- 19.2. Обработка и анализ текста в медицинских данных
  - 19.2.1. Концепции обработки естественного языка
  - 19.2.2. Методы *embedding*
  - 19.2.3. Применение обработки естественного языка в здравоохранении
- 19.3. Передовые методы поиска данных в здравоохранении
  - 19.3.1. Исследование инновационных методов для эффективного поиска данных в здравоохранении
  - 19.3.2. Разработка передовых стратегий для извлечения и организации информации в медицинских учреждениях
  - 19.3.3. Внедрение адаптивных и специализированных методов поиска данных для различных клинических условий
- 19.4. Оценка качества при анализе медицинских данных
  - 19.4.1. Разработка показателей для тщательной оценки качества данных в медицинских учреждениях
  - 19.4.2. Внедрение инструментов и протоколов для обеспечения качества данных, используемых в клиническом анализе
  - 19.4.3. Постоянная оценка точности и надежности результатов в проектах по анализу медицинских данных
- 19.5. Добыча данных и машинное обучение в здравоохранении
  - 19.5.1. Основные методологии интеллектуального анализа данных
  - 19.5.2. Интеграция данных о здоровье
  - 19.5.3. Выявление закономерностей и аномалий в медицинских данных
- 19.6. Инновационные направления использования больших данных и ИИ в здравоохранении
  - 19.6.1. Исследование новых рубежей в применении больших данных и ИИ для преобразования сектора здравоохранения
  - 19.6.2. Выявление инновационных возможностей для интеграции технологий больших данных и ИИ в медицинскую практику
  - 19.6.3. Разработка передовых подходов для максимального использования потенциала больших данных и ИИ в секторе здравоохранения
- 19.7. Сбор и предварительная обработка медицинских данных
  - 19.7.1. Разработка эффективных методик сбора медицинских данных в клинических и исследовательских условиях
  - 19.7.2. Внедрение передовых методов предварительной обработки для оптимизации качества и полезности медицинских данных
  - 19.7.3. Разработка стратегий сбора и предварительной обработки, обеспечивающих конфиденциальность и неприкосновенность медицинской информации
- 19.8. Визуализация данных и коммуникация в здравоохранении
  - 19.8.1. Разработка инновационных средств визуализации в здравоохранении
  - 19.8.2. Креативные стратегии коммуникации в сфере здравоохранения
  - 19.8.3. Интеграция интерактивных технологий в здравоохранение

- 19.9. Безопасность и управление данными в секторе здравоохранения
  - 19.9.1. Разработка комплексных стратегий безопасности данных для защиты конфиденциальности и неприкосновенности частной жизни в секторе здравоохранения
  - 19.9.2. Внедрение эффективных механизмов управления для обеспечения этического и ответственного управления данными в медицинских учреждениях
  - 19.9.3. Разработка политики и процедур для обеспечения целостности и доступности медицинских данных с учетом проблем, характерных для сектора здравоохранения
- 19.10. Практическое применение больших данных в здравоохранении
  - 19.10.1. Разработка специализированных решений для управления и анализа больших массивов данных в сфере здравоохранения
  - 19.10.2. Использование практических инструментов на основе больших данных для поддержки принятия клинических решений
  - 19.10.3. Применение инновационных подходов к большим данным для решения конкретных задач в секторе здравоохранения
- 20.3. Этика в исследованиях и разработке систем медицинского ИИ
  - 20.3.1. Этическая оценка исследовательских протоколов при разработке систем медицинского ИИ
  - 20.3.2. Обеспечение прозрачности и этической строгости на этапах разработки и валидации систем медицинского ИИ
  - 20.3.3. Этические соображения при публикации и распространении результатов в области медицинского ИИ
- 20.4. Социальное воздействие и ответственность в ИИ для здравоохранения
  - 20.4.1. Анализ социального воздействия ИИ на оказание медицинских услуг
  - 20.4.2. Разработка стратегий снижения рисков и этической ответственности при применении ИИ в медицине
  - 20.4.3. Постоянная оценка социального воздействия и адаптация систем ИИ для внесения позитивного вклада в общественное здравоохранение
- 20.5. Устойчивое развитие ИИ в секторе здравоохранения
  - 20.5.1. Интеграция устойчивых практик в разработку и обслуживание систем здравоохранения ИИ
  - 20.5.2. Оценка экологического и экономического воздействия технологий ИИ в секторе здравоохранения
  - 20.5.3. Разработка устойчивых бизнес-моделей для обеспечения непрерывности и совершенствования решений ИИ в секторе здравоохранения
- 20.6. Управление данными и международная нормативная база в медицинском ИИ
  - 20.6.1. Разработка рамок управления для этического и эффективного управления данными в медицинских приложениях ИИ
  - 20.6.2. Адаптация к международным стандартам и нормам для обеспечения соблюдения этических и правовых норм
  - 20.6.3. Активное участие в международных инициативах по установлению этических стандартов при разработке систем медицинского ИИ
- 20.7. Экономические аспекты ИИ в секторе здравоохранения
  - 20.7.1. Анализ экономических последствий и затрат при внедрении систем ИИ в здравоохранении
  - 20.7.2. Разработка бизнес-моделей и финансирования для содействия внедрению технологий ИИ в секторе здравоохранения
  - 20.7.3. Оценка экономической эффективности и справедливости доступа к медицинским услугам, управляемым ИИ

## Модуль 20. Этика и регулирование в медицинском искусственном интеллекте

- 20.1. Этические принципы применения ИИ в медицине
  - 20.1.1. Анализ и принятие этических принципов при разработке и использовании систем медицинского ИИ
  - 20.1.2. Интеграция этических ценностей в процесс принятия решений с помощью ИИ в медицинских контекстах
  - 20.1.3. Разработка этических принципов для обеспечения ответственного использования искусственного интеллекта в медицине
- 20.2. Конфиденциальность данных и согласие в медицинских контекстах
  - 20.2.1. Разработка политик конфиденциальности для защиты конфиденциальных данных в медицинских приложениях ИИ
  - 20.2.2. Обеспечение информированного согласия при сборе и использовании персональных данных в медицинской сфере
  - 20.2.3. Реализация мер безопасности для защиты частной жизни пациентов в медицинских ИИ-средах
- 20.3. Этика в исследованиях и разработке систем медицинского ИИ
  - 20.3.1. Этическая оценка исследовательских протоколов при разработке систем медицинского ИИ
  - 20.3.2. Обеспечение прозрачности и этической строгости на этапах разработки и валидации систем медицинского ИИ
  - 20.3.3. Этические соображения при публикации и распространении результатов в области медицинского ИИ
- 20.4. Социальное воздействие и ответственность в ИИ для здравоохранения
  - 20.4.1. Анализ социального воздействия ИИ на оказание медицинских услуг
  - 20.4.2. Разработка стратегий снижения рисков и этической ответственности при применении ИИ в медицине
  - 20.4.3. Постоянная оценка социального воздействия и адаптация систем ИИ для внесения позитивного вклада в общественное здравоохранение
- 20.5. Устойчивое развитие ИИ в секторе здравоохранения
  - 20.5.1. Интеграция устойчивых практик в разработку и обслуживание систем здравоохранения ИИ
  - 20.5.2. Оценка экологического и экономического воздействия технологий ИИ в секторе здравоохранения
  - 20.5.3. Разработка устойчивых бизнес-моделей для обеспечения непрерывности и совершенствования решений ИИ в секторе здравоохранения
- 20.6. Управление данными и международная нормативная база в медицинском ИИ
  - 20.6.1. Разработка рамок управления для этического и эффективного управления данными в медицинских приложениях ИИ
  - 20.6.2. Адаптация к международным стандартам и нормам для обеспечения соблюдения этических и правовых норм
  - 20.6.3. Активное участие в международных инициативах по установлению этических стандартов при разработке систем медицинского ИИ
- 20.7. Экономические аспекты ИИ в секторе здравоохранения
  - 20.7.1. Анализ экономических последствий и затрат при внедрении систем ИИ в здравоохранении
  - 20.7.2. Разработка бизнес-моделей и финансирования для содействия внедрению технологий ИИ в секторе здравоохранения
  - 20.7.3. Оценка экономической эффективности и справедливости доступа к медицинским услугам, управляемым ИИ



- 20.8. Разработка систем медицинского ИИ, ориентированных на человека
  - 20.8.1. Интеграция принципов дизайна, ориентированного на человека, для повышения удобства использования и приемлемости систем медицинского ИИ
  - 20.8.2. Вовлечение медицинских работников и пациентов в процесс разработки, чтобы обеспечить актуальность и эффективность решений
  - 20.8.3. Постоянная оценка пользовательского опыта и обратной связи для оптимизации взаимодействия с системами ИИ в медицинских учреждениях
- 20.9. Справедливость и прозрачность в машинном обучении в медицине
  - 20.9.1. Разработка моделей машинного обучения в медицине, способствующих справедливости и прозрачности
  - 20.9.2. Внедрение практик для смягчения предвзятости и обеспечения справедливости при применении алгоритмов ИИ в секторе здравоохранения
  - 20.9.3. Постоянная оценка справедливости и прозрачности при разработке и внедрении решений машинного обучения в медицине
- 20.10. Безопасность и политика при внедрении ИИ в медицину
  - 20.10.1. Разработка политик безопасности для защиты целостности и конфиденциальности данных в применениях медицинского ИИ
  - 20.10.2. Реализация мер безопасности при развертывании систем ИИ для предотвращения рисков и обеспечения безопасности пациентов
  - 20.10.3. Постоянная оценка политики безопасности для адаптации к технологическому прогрессу и новым проблемам при внедрении медицинского ИИ

06

# Методология

Данная учебная программа предлагает особый способ обучения. Наша методология разработана в режиме циклического обучения: ***Relearning***.

Данная система обучения используется, например, в самых престижных медицинских школах мира и признана одной из самых эффективных ведущими изданиями, такими как **Журнал медицины Новой Англии**.



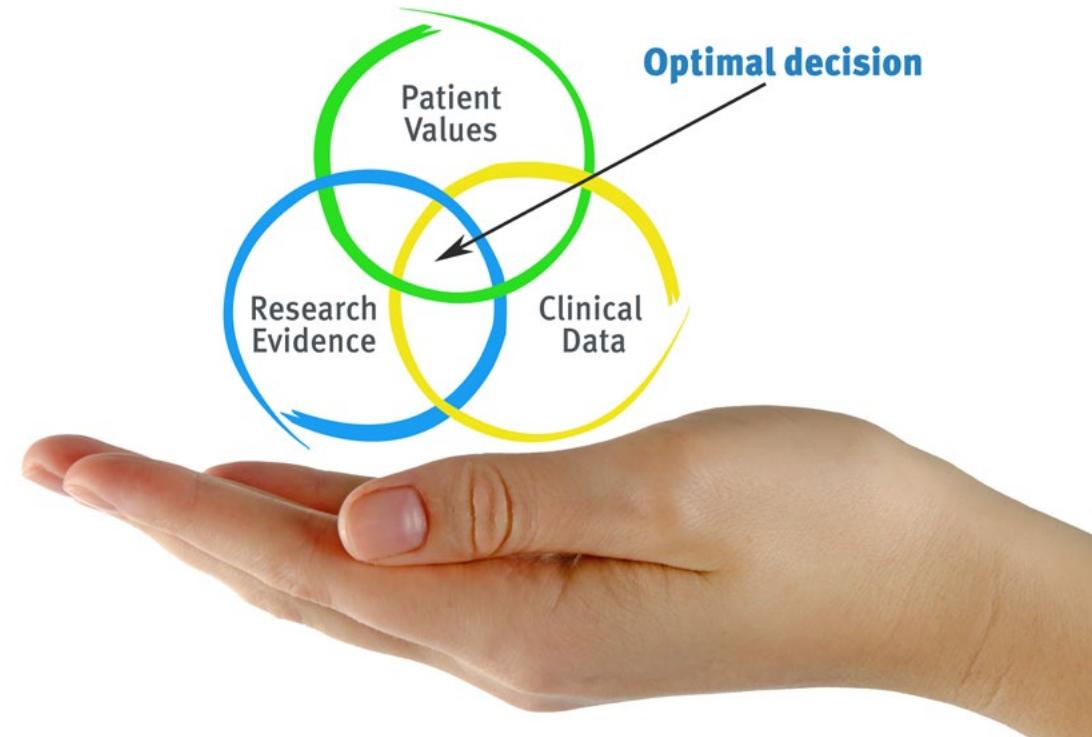
66

Откройте для себя методику *Relearning*, которая отвергает традиционное линейное обучение, чтобы показать вам циклические системы обучения: способ, который доказал свою огромную эффективность, особенно в предметах, требующих запоминания”

## В TECH мы используем метод запоминания кейсов

Что должен делать профессионал в определенной ситуации? На протяжении всей программы вы будете сталкиваться с множеством смоделированных клинических случаев, основанных на историях болезни реальных пациентов, когда вам придется проводить исследование, выдвигать гипотезы и в конечном итоге решать ситуацию. Существует множество научных доказательств эффективности этого метода. Будущие специалисты учатся лучше, быстрее и показывают стабильные результаты с течением времени.

С TECH вы сможете познакомиться со способом обучения, который опровергает основы традиционных методов образования в университетах по всему миру.



По словам доктора Жерваса, клинический случай - это описание диагноза пациента или группы пациентов, которые становятся "случаем", примером или моделью, иллюстрирующей какой-то особый клинический компонент, либо в силу обучающего эффекта, либо в силу своей редкости или необычности. Важно, чтобы кейс был основан на текущей трудовой деятельности, пытаясь воссоздать реальные условия в профессиональной практике врача.

“

Знаете ли вы, что этот метод был разработан в 1912 году, в Гарвардском университете, для студентов-юристов? Метод кейсов заключался в представлении реальных сложных ситуаций, чтобы они принимали решения и обосновывали способы их решения. В 1924 году он был установлен в качестве стандартного метода обучения в Гарвардском университете”

**Эффективность метода обосновывается четырьмя ключевыми достижениями:**

1. Студенты, которые следуют этому методу, не только добиваются усвоения знаний, но и развивают свои умственные способности с помощью упражнений по оценке реальных ситуаций и применению своих знаний.
2. Обучение прочно опирается на практические навыки, что позволяет студенту лучше интегрироваться в реальный мир.
3. Усвоение идей и концепций становится проще и эффективнее благодаря использованию ситуаций, возникших в реальности.
4. Ощущение эффективности затраченных усилий становится очень важным стимулом для студентов, что приводит к повышению интереса к учебе и увеличению времени посвященному на работу над курсом.



## Методология *Relearning*

ТЕЧ эффективно объединяет метод кейсов с системой 100% онлайн-обучения, основанной на повторении, которая сочетает 8 различных дидактических элементов в каждом уроке.

Мы улучшаем метод кейсов с помощью лучшего метода 100% онлайн-обучения: *Relearning*.

Студент будет учиться на основе реальных случаев и разрешения сложных ситуаций в смоделированных учебных условиях. Эти симуляции разработаны с использованием самого современного программного обеспечения для полного погружения в процесс обучения.





Находясь в авангарде мировой педагогики, метод *Relearning* сумел повысить общий уровень удовлетворенности специалистов, завершивших обучение, по отношению к показателям качества лучшего онлайн-университета в мире.

С помощью этой методики мы с беспрецедентным успехом обучили более 250000 врачей по всем клиническим специальностям, независимо от хирургической нагрузки. Наша методология преподавания разработана в среде с высокими требованиями к уровню подготовки, с университетским контингентом студентов с высоким социально-экономическим уровнем и средним возрастом 43,5 года.

Методика *Relearning* позволит вам учиться с меньшими усилиями и большей эффективностью, все больше вовлекая вас в процесс обучения, развивая критическое мышление, отстаивая аргументы и противопоставляя мнения, что непосредственно приведет к успеху.

В нашей программе обучение не является линейным процессом, а происходит по спирали (мы учимся, разучиваемся, забываем и заново учимся). Поэтому мы дополняем каждый из этих элементов по концентрическому принципу.

Общий балл квалификации по нашей системе обучения составляет 8.01, что соответствует самым высоким международным стандартам.

В рамках этой программы вы получаете доступ к лучшим учебным материалам, подготовленным специально для вас:



#### Учебный материал

Все дидактические материалы создаются преподавателями специально для студентов этого курса, чтобы они были действительно четко сформулированными и полезными.

Затем вся информация переводится в аудиовизуальный формат, создавая дистанционный рабочий метод TECH. Все это осуществляется с применением новейших технологий, обеспечивающих высокое качество каждого из представленных материалов.



#### Хирургические техники и процедуры на видео

TECH предоставляет в распоряжение студентов доступ к новейшим методикам и достижениям в области образования и к передовым медицинским технологиям. Все с максимальной тщательностью, объяснено и подробно описано самими преподавателями для усовершенствования усвоения и понимания материалов. И самое главное, вы можете смотреть их столько раз, сколько захотите.



#### Интерактивные конспекты

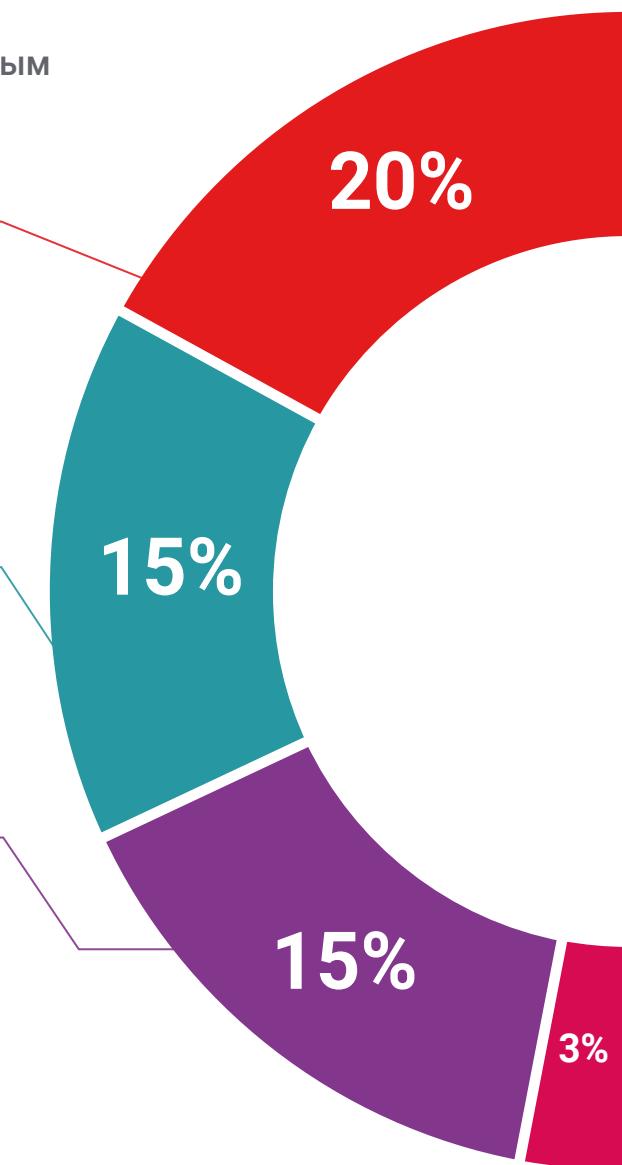
Мы представляем содержание в привлекательной и динамичной мультимедийной форме, которая включает аудио, видео, изображения, диаграммы и концептуальные карты для закрепления знаний.

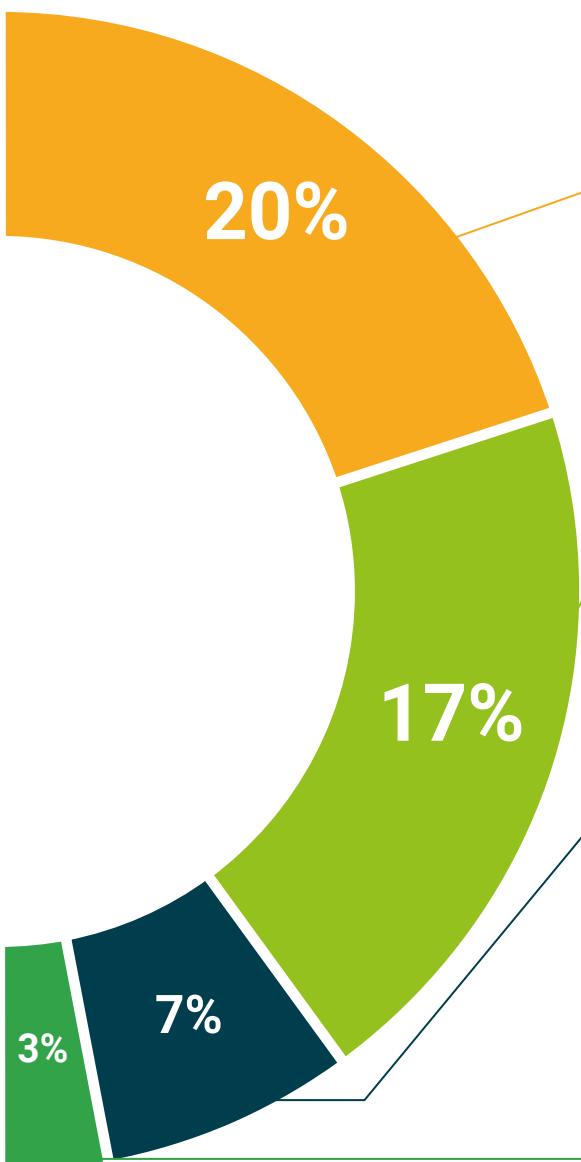
Эта уникальная обучающая система для представления мультимедийного содержания была отмечена компанией Microsoft как "Европейская история успеха".



#### Дополнительная литература

Новейшие статьи, консенсусные документы и международные руководства включены в список литературы курса. В виртуальной библиотеке TECH студент будет иметь доступ ко всем материалам, необходимым для завершения обучения.





#### Анализ кейсов, разработанных и объясненных экспертами

Эффективное обучение обязательно должно быть контекстным. Поэтому мы представим вам реальные кейсы, в которых эксперт проведет вас от оказания первичного осмотра до разработки схемы лечения: понятный и прямой способ достичь наивысшей степени понимания материала.



#### Тестирование и повторное тестирование

На протяжении всей программы мы периодически оцениваем и переоцениваем ваши знания с помощью оценочных и самооценочных упражнений: так вы сможете убедиться, что достигаете поставленных целей.



#### Мастер-классы

Существуют научные данные о пользе стороннего экспертного наблюдения: так называемый метод обучения у эксперта укрепляет знания и память, а также формирует уверенность в наших будущих сложных решениях.



#### Краткие руководства к действию

TECH предлагает наиболее актуальное содержание курса в виде рабочих листов или кратких руководств к действию. Обобщенный, практичный и эффективный способ помочь вам продвинуться в обучении.



07

## Квалификация

Специализированная магистратура в области искусственного интеллекта в клинической практике гарантирует, помимо самого строгого и современного обучения, получение диплома об окончании Специализированной магистратуры, выдаваемого ТЕСН Технологическим университетом.



66

Успешно пройдите эту программу  
и получите университетский диплом  
без хлопот, связанных с поездками  
и оформлением документов"

Данная **Специализированная магистратура в области искусственного интеллекта в клинической практике** содержит самую полную и современную научную программу на рынке.

После прохождения аттестации студент получит по почте\* с подтверждением получения соответствующий диплом **Специализированной магистратуры**, выданный **TECH Технологическим университетом**.



Диплом, выданный **TECH Технологическим университетом**, подтверждает квалификацию, полученную в Специализированной магистратуре, и соответствует требованиям, обычно предъявляемым биржами труда, конкурсными экзаменами и комитетами по оценке карьеры.

**Диплом: Специализированная магистратура в области искусственного интеллекта в клинической практике**

**Формат: онлайн**

**Продолжительность: 12 месяцев**



\*Гаагский апостиль. В случае, если студент потребует, чтобы на его диплом в бумажном формате был проставлен Гаагский апостиль, TECH EDUCATION предпримет необходимые шаги для его получения за дополнительную плату.



**Специализированная  
магистратура**

Искусственный интеллект  
в клинической практике

- » Формат: онлайн
- » Продолжительность: 12 месяцев
- » Учебное заведение: TECH Технологический университет
- » Расписание: по своему усмотрению
- » Экзамены: онлайн

# Специализированная магистратура

Искусственный интеллект  
в клинической практике

