

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



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

РАБОЧАЯ ПРОГРАММА ДИСЦИПЛИНЫ (МОДУЛЯ)

Нейронные сети

Направление подготовки: 09.03.01 Информатика и вычислительная техника

Направленность (профиль): IT-сервисы и технологии обработки данных на транспорте

Форма обучения: Очная

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

Простая электронная подпись, выданная РУТ (МИИТ)
ID подписи: 170737
Подписал: заместитель директора академии Паринов Денис Владимирович
Дата: 08.06.2024

1. Общие сведения о дисциплине (модуле).

Целью освоения дисциплины является формирование теоретических знаний в области разработки интеллектуальных информационных систем, использующих аппарат машинного обучения, которые позволяют решать практические задачи анализа данных в исследованиях и бизнес приложениях.

Задачи освоения дисциплины:

- изучение основных принципов организации информационных процессов в нейрокомпьютерных системах;
- формирование логического мышления;
- формирование навыков разработки и реализации программных моделей нейрокомпьютерных систем.

2. Планируемые результаты обучения по дисциплине (модулю).

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

ОПК-5 - Способен устанавливать программное и аппаратное обеспечение для информационных и автоматизированных систем;

ПК-1 - Способен анализировать большие данные с использованием существующей в организации методологической и технологической инфраструктуры;

УК-2 - Способен определять круг задач в рамках поставленной цели и выбирать оптимальные способы их решения, исходя из действующих правовых норм, имеющихся ресурсов и ограничений.

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

Знать:

- знать алгоритмы обучения нейронных сетей, виды нейронов, слоев нейронных сетей, алгоритмы их работы
- знать классические математические модели, применяемые в различных областях человеческой деятельности.
- знать перечень библиотек, программных продуктов, обеспечивающих возможность работы с нейронными сетями, обученными нейронными сетями

Уметь:

- преобразовывать исходные данные и приводить их к виду данных, которые можно подать на вход нейронной сети; интерпретировать результаты

работы нейронной сети и приводить их к требуемому выходному формату (текст, картинка, число и т.п.)

– модифицировать классические математические модели для решения конкретных задач профессиональной деятельности.

– установить необходимые для работы нейронных сетей библиотеки, устранять проблемы конфликта версий, использовать обученные нейронные сети для решения поставленных задач

Владеть:

– владение методами обучения нейронных сетей,
– способностью использовать знания об устройстве транспорта для формулировки задач, которые можно решить с помощью применения нейронных сетей

– инструментами сбора исходных данных, необходимых для обучения нейронных сетей (или использования обученных), преобразования данных, инструментами построения нейронных сетей, оценки качества работы нейронных сетей.

– инструментами создания модулей, которые осуществляют функции обучения нейронной сети, формирование прогноза и выдачи результата в интерпретируемом человеком виде.

3. Объем дисциплины (модуля).

3.1. Общая трудоемкость дисциплины (модуля).

Общая трудоемкость дисциплины (модуля) составляет 4 з.е. (144 академических часа(ов)).

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

| Тип учебных занятий | Количество часов | |
|---|------------------|------------|
| | Всего | Семестр №7 |
| Контактная работа при проведении учебных занятий (всего): | 80 | 80 |
| В том числе: | | |
| Занятия лекционного типа | 32 | 32 |
| Занятия семинарского типа | 48 | 48 |

3.3. Объем дисциплины (модуля) в форме самостоятельной работы обучающихся, а также в форме контактной работы обучающихся с педагогическими работниками и (или) лицами, привлекаемыми к реализации

образовательной программы на иных условиях, при проведении промежуточной аттестации составляет 64 академических часа (ов).

3.4. При обучении по индивидуальному учебному плану, в том числе при ускоренном обучении, объем дисциплины (модуля) может быть реализован полностью в форме самостоятельной работы обучающихся, а также в форме контактной работы обучающихся с педагогическими работниками и (или) лицами, привлекаемыми к реализации образовательной программы на иных условиях, при проведении промежуточной аттестации.

4. Содержание дисциплины (модуля).

4.1. Занятия лекционного типа.

| № п/п | Тематика лекционных занятий / краткое содержание |
|-------|--|
| 1 | Тема 1. Биологический и искусственный нейрон. Рассматриваемые вопросы: -Виды искусственных нейронов -Основные функции искусственных активации нейронов. -Сопоставление традиционных ЭВМ и нейрокомпьютеров. -Классификации нейронных сетей, области применения и решаемые задачи. -Основные направления развития нейрокомпьютинга. |
| 2 | Тема 2. Персептрон Розенблата. Рассматриваемые вопросы: -Алгоритм обучения персептрона и правило Хебба. -Теорема о сходимости алгоритма обучения персептрона для линейноразделимых множеств. -Проблема исключающего «или». |
| 3 | Тема 3. Многослойный персептрон. Рассматриваемые вопросы: -Представление булевых функций. -Проблемы корреляции весов. -Преодоление ограничения линейной разделимости и решение проблемы исключающего «или». - Нейронные сети как универсальные аппроксиматоры. |
| 4 | Тема 4. Прямое и обратное распространение ошибки в нейронных сетях Рассматриваемые вопросы: -Общая идея градиентных методов решения задач безусловной оптимизации. -Метод наискорейшего спуска. -Прямое распространение ошибки. -Алгоритм обратного распространения ошибки. |
| 5 | Тема 5. Оптимизация работы нейронных сетей Рассматриваемые вопросы: -Эвристические приемы улучшения сходимости и качества градиентного обучения (нормализация, выбор функции активации, выбор начальных значений весов, порядок предъявления обучающих |

| № п/п | Тематика лекционных занятий / краткое содержание |
|----------|---|
| | <p>примеров, выбор величины шага, сокращение числа весов, выбивание из локальных минимумов, проблема переобучения и разделение выборки).</p> <p>-Методы упрощения структуры нейронной сети. Общие принципы обучения.</p> |
| 6 | <p>Тема 6. Рекуррентные нейронные сети</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> -Аддитивная и мультипликативная модели временных рядов. Компоненты временного ряда. Исследование временных рядов на основе коррелограммы. -Специфика прогнозирования финансовых временных рядов (выбор входных сигналов, метод искусственных примеров, выбор функционала ошибки и оценка величины капитала игрока). -Задачи, решаемые без учителя. Идея метода главных компонент. |
| 7 | <p>Тема 7. Сверточные нейронные сети</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> -История сверточных нейронных сетей -Сверточные сети для анализа изображений -Сверточные сети для анализа текстов -Сверточные сети для анализа аудиосигналов -Архитектуры нейронных сетей, основанные на свертках |
| 8 | <p>Тема 8. Трансформеры</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> -История трансформеров -Архитектура трансформеров, примеры архитектур -Обученные трансформеры -Оценка качества обученных трансформеров -Дообучение |
| 9 | <p>Тема 9. Нейронные сети в условиях дефицита данных</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> -Предобученные слои -Использование предобученных слоев в новой архитектуре -вариационные автоэнкодеры (VAE). -Сэмплирование в латентном пространстве. -Условные вариационные автоэнкодеры (CVAE). |
| 10 | <p>Тема 10. Генеративные модели</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> - "Классические" генеративные алгоритмы. - Задача генерации. - Дискриминатор. -Generative adversarial network (GAN). |

4.2. Занятия семинарского типа.

Практические занятия

| № п/п | Тематика практических занятий/краткое содержание |
|----------|--|
| 1 | <p>Тема 1. Обученные нейронные сети</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> -Сбор данных о обученных нейронных сетях -Клонирование предобученных нейронных сетей -Использование предобученных нейронных сетей |

| № п/п | Тематика практических занятий/краткое содержание |
|----------|--|
| 2 | <p>Тема 2. Обученные нейронные сети. Анализ возможности применения в транспортной области</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> -Формулировка новых (нерешенных) задач из транспортной области, которые можно было бы решить с помощью предобученных нейронных сетей -Генерация «игрушечных данных» для транспортной области -Тестирование использования предобученных нейронных сетей для решения задач из транспортной области |
| 3 | <p>Тема 3. Пересептрон Розенблата</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> -Реализация правила Хебба при обучении персептрона -Реализация многослойной нейронной сети |
| 4 | <p>Тема 4. Нечеткий нейрон</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> -Реализация нечеткого нейрона, анализ влияния различных функций для реализации логических «И» и «ИЛИ» -Анализ существующих архитектур нечетких нейронных сетей -Реализация ANFIS — адаптивная НС, основанная на системе нечеткого вывода |
| 5 | <p>Тема 5. Прямое и обратное распространение ошибки в нейронной сети</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> -Реализация алгоритма прямого распространение ошибки -Реализация алгоритма обратного распространение ошибки -Анализ преимуществ и недостатков методов |
| 6 | <p>Тема 6. Прямое и обратное распространения ошибки</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> -Обучение нейронной сети на основе прямого распространения ошибки. Исследование влияния архитектуры и масштаба исходных данных на результаты. -Обучение нейронной сети на основе обратного распространения ошибки. Исследование влияния архитектуры и масштаба исходных данных на результаты. -Сравнение метрик качества обученных моделей |
| 7 | <p>Тема 7. Общая классификация слоев нейронной сети</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> -Анализ влияния архитектуры нейронных сетей на качество обучения. -Разработка алгоритмов проведения экспериментов для подбора архитектуры |
| 8 | <p>Тема 8. Общая классификация слоев нейронных сетей</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> -Библиотеки авто-ML: настройка для получения различных архитектур и анализ их влияния на качество обучения. -Анализ: авто-ML против собственных экспериментов подбора архитектуры |
| 9 | <p>Тема 9. Оптимизация работы нейронных сетей</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> -Эвристические приемы улучшения сходимости и качества градиентного обучения (нормализация, выбор функции активации, выбор начальных значений весов, порядок предъявления обучающих примеров) |
| 10 | <p>Тема 10. Оптимизация работы нейронных сетей</p> <p>Рассматриваемые вопросы:</p> <ul style="list-style-type: none"> -Выбор величины шага, сокращение числа весов, выбивание из локальных минимумов, проблема |

| № п/п | Тематика практических занятий/краткое содержание |
|----------|---|
| | переобучения и разделение выборки). -Методы упрощения структуры нейронной сети |
| 11 | Тема 11. Рекуррентные нейронные сети Рассматриваемые вопросы: -Long short-term memory -Gated Recurrent Unit -Minimal Gated Unit |
| 12 | Тема 12. Рекуррентные нейронные сети Рассматриваемые вопросы: -Bidirectional recurrent neural network -Нейронная машины Тьюринга Многослойный LSTM |
| 13 | Тема 13. Рекуррентные нейронные сети Рассматриваемые вопросы: -Свёрточный LSTM -Batch normalization -Encoder-Decoder |
| 14 | Тема 14. Рекуррентные нейронные сети Рассматриваемые вопросы: -Обучение для моделирования аудиосигнала |
| 15 | Тема 15. Рекуррентные нейронные сети Рассматриваемые вопросы: -Обучение для NLP |
| 16 | Тема 16. Рекуррентные нейронные сети Рассматриваемые вопросы: -Обучение для анализа изображения |
| 17 | Тема 17. Трансформеры Рассматриваемые вопросы: -Анализ причин появления трансформеров. Трансформеры против рекуррентных сетей -Использование обученных трансформеров |
| 18 | Тема 18. Трансформеры Рассматриваемые вопросы: -Оценка качества обученных трансформеров -Дообучение |
| 19 | Тема 19. Нейронные сети в условиях дефицита данных Рассматриваемые вопросы: -Предобученные сверточные слои для анализа изображений -Предобученные эмбеддинг-слои |
| 20 | Тема 20. Нейронные сети в условиях дефицита данных Рассматриваемые вопросы: -вариационные автоэнкодеры (VAE). -Сэмплирование в латентном пространстве. -Условные вариационные автоэнкодеры (CVAE) |
| 21 | Тема 21. Генеративные модели Рассматриваемые вопросы: -"Классические" генеративные алгоритмы. - Задача генерации. |
| 22 | Тема 22. Генеративные модели Рассматриваемые вопросы: |

| № п/п | Тематика практических занятий/краткое содержание |
|----------|---|
| | -Дискриминатор. -Generative adversarial network (GAN). |

4.3. Самостоятельная работа обучающихся.

| № п/п | Вид самостоятельной работы |
|----------|---|
| 1 | Работа с учебной литературой и изучение обученных нейронных сетей |
| 2 | Участие в онлайн-конференциях по темам глубокого искусственного интеллекта и мастер-классах |
| 3 | Поиск алгоритмов обучения нейронных сетей в открытых источниках |
| 4 | Выполнение курсовой работы. |
| 5 | Подготовка к промежуточной аттестации. |
| 6 | Подготовка к текущему контролю. |
| 7 | Выполнение курсовой работы. |
| 8 | Подготовка к промежуточной аттестации. |
| 9 | Подготовка к текущему контролю. |

4.4. Примерный перечень тем курсовых работ

1. Биологический и искусственный нейрон.
2. Основные функции активации нейронов. Преимущества нейронных сетей.
3. Сопоставление традиционных ЭВМ и нейрокомпьютеров.
4. Классификации нейронных сетей, области применения и решаемые задачи.
5. Основные направления развития нейрокомпьютинга.
6. Персептрон Розенблата.
7. Алгоритм обучения персептрона и правило Хебба.
8. Теорема о сходимости алгоритма обучения персептрона для линейноразделимых множеств. Проблема исключаящего «или».
9. Многослойный персептрон. Представление булевых функций.
10. Преодоление ограничения линейной разделимости и решение проблемы исключаящего «или».
11. Нейронные сети как универсальные аппроксиматоры.
12. Общая идея градиентных методов решения задач безусловной оптимизации. Метод наискорейшего спуска.

13. Алгоритм обратного распространения ошибки. Достоинства и недостатки алго-ритма. Понятие паралича сети и причины его возникновения.

14. Проблема овражности поверхности функционала ошибки и её частичное пре-одоление с помощью введения момента (инерциальной поправки).

15. Физический смысл момента. Обобщенное дельта-правило.

16. Эвристические приемы улучшения сходимости и качества градиентного обуче-ния (нормализация, выбор функции активации, выбор начальных значений весов, порядок предъявления обучающих примеров, выбор величины шага, сокращение числа весов, вы-бывание из локальных минимумов, проблема переобучения и разделение выборки).

17. Методы упрощения структуры нейронной сети. Общие принципы обучения.

18. Аддитивная и мультипликативная модели временных рядов. Компоненты вре-менного ряда.

19. Исследование временных рядов на основе коррелограммы.

20. Специфика прогнозирования финансовых временных рядов (выбор входных сигналов, метод искусственных примеров, выбор функционала ошибки и оценка велич-ны капитала игрока).

21. Задачи, решаемые без учителя. Идея метода главных компонент.

22. Задача кластеризации данных. Основные метрики для количественных и неко-личественных переменных.

23. Сети Кохонена, правила жесткой, справедливой и мягкой конкуренции.

24. Алгоритм обучения. Задача квантования данных.

25. Задача многомерной визуализации и самоорганизующиеся карты Кохоне

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

| № п/п | Библиографическое описание | Место доступа |
|-------|--|---|
| 1 | Сети и телекоммуникации : учебник и практикум для вузов / К. Е. Самуйлов [и др.] | https://urait.ru/book/seti-i-telekommunikacii-536089 |

| | | |
|---|---|--|
| | <p>; под редакцией К. Е. Самуйлова, И. А. Шалимова, Д. С. Кулябова. — 2-е изд., перераб. и доп. — Москва : Издательство Юрайт, 2024. — 464 с. — (Высшее образование). — ISBN 978-5-534- 17315-4</p> | |
| 2 | <p>Новожилов, О. П. Архитектура ЭВМ и систем : учебник для вузов / О. П. Новожилов. — 2- е изд., испр. и доп. — Москва : Издательство Юрайт, 2024. — 511 с. — (Высшее образование). — ISBN 978-5-534- 18445-7</p> | <p>https://urait.ru/book/arhitektura-evm-i-sistem-535023</p> |
| 3 | <p>Пятибратов, А. П., Вычислительные системы, сети и телекоммуникац ии : учебное пособие / А. П. Пятибратов, Л. П. Гудыно, А. А. Кириченко, ; под ред. А. П. Пятибратова. — Москва : КноРус, 2022. — 372 с. — ISBN 978-5-406- 09484-6</p> | <p>https://book.ru/book/943143</p> |

| | | |
|---|--|---|
| 4 | Соробин, А. Б. Сверточные нейронные сети: примеры реализаций : учебно- методическое пособие / А. Б. Соробин. — Москва : РТУ МИРЭА, 2020. — 159 с. | https://e.lanbook.com/book/163853?ysclid=lw4mtvkr6593763565 |
| 5 | Филиппов, Ф. В. Моделирование нейронных сетей глубокого обучения : учебное пособие / Ф. В. Филиппов. — Санкт-Петербург : СПбГУТ им. М.А. Бонч- Бруевича, 2019. — 79 с. | https://e.lanbook.com/book/180053?category=1537&ysclid=lw4mtb6chv384808182 |
| 6 | Белозерова, Г. И. Нечеткая логика и нейронные сети : учебное пособие : в 2 частях / Г. И. Белозерова, Д. М. Скуднев, З. А. Кононова. — Липецк : Липецкий ГПУ, [б. г.]. — Часть 1 — 2017. — 64 с. — ISBN 978-5- 88526-875-2 | https://e.lanbook.com/book/111969?ysclid=lw4mt21my6995842379 |

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

<https://habr.com/ru> - база знаний в виде статей, обзоров
<https://journal.tinkoff.ru/short/ai-for-all/> - база данных нейронных сетей
<https://vc.ru/services/916617-luchshie-neyroseti-bolshaya-podborka-iz-top-200-ii-generatorov-po-kategoriyam> - база данных нейронных сетей
<https://github.com/abalmumcu/bert-rest-api> - профессиональная платформа для командой работы над проектов (нейронная сеть bert)
<http://library.miit.ru/> - электронно-библиотечная система Научно-технической библиотеки МИИТ
<https://proglib.io/p/raspoznavanie-obektov-s-pomoshchyu-yolo-v3-na-tensorflow-2-0-2020-11-08> - профессиональная библиотека программистов
https://yandex.cloud/ru/blog/posts/2022/12/andrey-berger-and-yandex-cloud?utm_referrer=https%3A%2F%2Fyandex.ru%2F – библиотека профессиональных статей разработчиков Яндекс
<https://yandex.cloud/ru/blog> - библиотека профессиональных статей разработчиков Яндекс
<https://tproger.ru/translations/opencv-python-guide> - библиотека основных команд OpenCV

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

Программный пакет Microsoft Office 2007
Google Chrome
VS code
YOLO
BERT API

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

Компьютер преподавателя
Компьютеры студентов
экран для проектора, маркерная доска,
Проектор

9. Форма промежуточной аттестации:

Курсовая работа в 7 семестре.
Экзамен в 7 семестре.

10. Оценочные материалы.

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

Авторы:

доцент, к.н. Академии "Высшая
инженерная школа"

Б.В. Игольников

Согласовано:

Заместитель директора академии

Д.В. Паринов

Председатель учебно-методической
комиссии

Д.В. Паринов