

**МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ
РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ**

Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего
образования

«ДАГЕСТАНСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ»

Факультет математики и компьютерных наук

**РАБОЧАЯ ПРОГРАММА ДИСЦИПЛИНЫ
Системы искусственного интеллекта**

**Кафедра дискретной математики и информатики
факультета математики и компьютерных наук**

**Образовательная программа бакалавриата
01.03.05 Статистика**

Направленность(профиль) программы:
Анализ больших данных

Форма обучения
очная

Статус дисциплины: входит в обязательную часть ОПОП

Махачкала, 2023

Аннотация рабочей программы дисциплины

Дисциплина «Системы искусственного интеллекта» входит в обязательную часть ОПОП бакалавриата по направлению подготовки 01.03.05 – Статистика.

Дисциплина реализуется на факультете математики и компьютерных наук кафедрой дискретной математики и информатики.

Содержание дисциплины охватывает круг вопросов, связанных с основными задачами машинного обучения: кластеризации, классификации, регрессии, понижения размерности, прикладными моделями машинного обучения: нейронные сети, обучение с учителем и без учителя, ранжирование, адаптивное прогнозирование.

Дисциплина нацелена на формирование следующих компетенций выпускника: универсальных – УК-1, общепрофессиональных – ОПК-4.

Преподавание дисциплины предусматривает проведение следующих видов учебных занятий: лекции и практические занятия.

Рабочая программа дисциплины предусматривает проведение следующих видов контроля успеваемости в форме контрольных работ и коллоквиума, и промежуточный контроль в форме зачёта.

Объем дисциплины 2 зачетные единицы, в том числе в академических часах по видам учебных занятий: 16 лекций, 14 практических, 42 – СРС.

Семестр	Учебные занятия					СРС, в том числе зачет, дифференцированный зачет, экзамен	Форма промежуточной аттестации (зачет, дифференцированный зачет, экзамен)
	в том числе:						
	всего	Контактная работа обучающихся с преподавателем			Практические занятия		
		всего	Лекции	Лабораторные занятия			
2	72	30	16	14		42	зачёт

1. Цели освоения дисциплины

Целями освоения дисциплины «Системы искусственного интеллекта» является изучение математических основ и технологий машинного обучения, получение представления об основных задачах машинного обучения, построения и обучения нейронных сетей.

Цели необходимые для достижения поставленной задачи состоят в следующем:

- Выработать навыки представления задач в пространстве состояний и оптимизации поиска решений.
- Приобрести навыки сведения сложных задач к подзадачам с применением графов «И/ИЛИ».
- Изучить модели представления знаний в интеллектуальных системах.
- Получить представление о принципах организации интерфейса на естественном языке к базе знаний интеллектуальной системы.
- Изучить вопросы организации машинных словарей для решения задач компьютерной обработки текстов естественном языке.

2. Место дисциплины в структуре ОПОП бакалавриата

Дисциплина «Системы искусственного интеллекта» входит в обязательную часть ОПОП бакалавриата по направлению подготовки 01.03.05 – Статистика.

Изучение дисциплины «Системы искусственного интеллекта» основывается на знаниях и умениях студентов, полученных в процессе таких дисциплин как «Основы программирования», «Современные технологии программирования», «Дискретная математика», «Основы математической обработки информации», «Введение в алгебру и геометрию».

Знания, полученные в результате изучения дисциплины «Системы искусственного интеллекта» будут использоваться в последующем освоении дисциплин, в которых используются информационные технологии.

Знания, навыки и умения, приобретенные в процессе изучения дисциплины в ходе лекций, практических занятий и самостоятельной работы, должны всесторонне использоваться студентами на завершающем этапе обучения, а также в процессе дальнейшей профессиональной деятельности при решении широкого класса прикладных задач.

3. Компетенции обучающегося, формируемые в результате освоения дисциплины (перечень планируемых результатов обучения и процедура освоения).

Код и наименование компетенции из ОПОП	Код и наименование индикатора достижения компетенций	Планируемые результаты обучения	Процедура освоения
<p>УК-1 Способен осуществлять поиск, критический анализ и синтез информации, применять системный подход для решения поставленных задач</p>	<p>УК-1.1. Знает принципы сбора, отбора и обобщения информации.</p>	<p><u>Знает:</u> структуру задач в области математики, теоретической механики и физики, а также базовые составляющие таких задач. <u>Умеет:</u> анализировать постановку данной математической задачи, необходимость и (или) достаточность информации для ее решения. <u>Владеет:</u> навыками сбора, отбора и обобщения научной информации в области математических дисциплин.</p>	<p>Реферат, письменный опрос, устный опрос</p>
	<p>УК-1.2. Умеет соотносить разнородные явления и систематизировать их в рамках избранных видов профессиональной деятельности.</p>	<p><u>Знает:</u> принципы математического моделирования разнородных явлений, систематизации научной информации в области математики и компьютерных наук. <u>Умеет:</u> системно подходить к решению задач на разнородные явления в области математики и компьютерных наук. <u>Владеет:</u> навыками систематизации разнородных явлений путем математических интерпретаций и оценок.</p>	

	<p>УК-1.3. Имеет практический опыт работы с информационными источниками, опыт научного поиска, создания научных текстов.</p>	<p><u>Знает:</u> современные методы сбора и анализа научного материала с использованием информационных технологий; основные методы работы с ресурсами сети Интернет. <u>Умеет:</u> применять современные методы и средства автоматизированного анализа и систематизации научных данных; практически использовать научно-образовательные ресурсы Интернет в научных исследованиях и в деятельности педагога. <u>Владет:</u> навыками использования информационных технологий в организации и проведении научного исследования; навыками использования современных баз данных; навыками применения мультимедийных технологий обработки и представления информации; навыками автоматизации подготовки документов в различных текстовых и графических редакторах.</p>	
<p>ОПК-4. Способен понимать принципы работы современных информационных технологий и использовать их для решения задач профессиональной деятельности</p>	<p>ОПК-4.1. Знает прикладное современное программное обеспечение, применяемое в отрасли.</p>	<p>Знает: прикладное современное программное обеспечение, применяемое в отрасли. Умеет: применить прикладное современное программное обеспечение при решении</p>	

		практических задач. Владеет: современным прикладным программным обеспечение, применяемое в отрасли.	
	ОПК-4.2. Умеет выбрать и применить оптимальную прикладную программу для решения конкретной задачи.	Знает: выбрать и применить оптимальную прикладную программу для решения конкретной задачи. Умеет: выбрать и применить оптимальную прикладную программу для решения конкретной задачи. Владеет: методами выбора и применения оптимальной прикладной программы для решения конкретной задачи. .	
	ОПК-4.3. Владеет навыками применения цифровых технологий для решения задач профессиональной деятельности.	Знает: навыки применения цифровых технологий для решения задач профессиональной деятельности. Умеет: применить цифровые технология для решения задач профессиональной деятельности. систем и технологий. Владеет: навыками применения цифровых технологий для решения задач профессиональной деятельности.	

4. Объем, структура и содержание дисциплины.

4.1. Объем дисциплины составляет 2 зачетные единицы, 72 академических часа.

4.2. Структура дисциплины.

4.2.1. Структура дисциплины в очной форме

№ п/п	Разделы и темы дисциплины по модулям	Семестр	Виды учебной работы, включая самостоятельную работу студентов (в часах)				Формы текущего контроля успеваемости и промежуточной аттестации
			Лекции	Практические занятия	Лабораторные занятия	Самостоятельная работа в т.ч. зачет, экзамен	
Модуль 1. Нейронные сети							
1	Глубокие нейронные сети	1	2	2		8	Устный опрос, Письменный опрос.
2	Нейронные сети с обучением без учителя	1	2	2		8	
3	Векторное представление текстов и графов	1	2	2		8	
Итого по модулю 1:		36	6	6		24	
Модуль 2. Прикладные модели машинного обучения							
1	Модели внимания и трансформеры. Тематическое моделирование		2	2		4	Контрольная работа
2	Обучение ранжированию		2	2		4	
3	Рекомендательные системы		2	2		4	
4	Адаптивные методы прогнозирования		4	2		2	
Итого по модулю 2:		36	10	8		18	
ИТОГО:		72	16	14		42	Зачёт

4.3. Содержание дисциплины, структурированное по темам (разделам).

4.3.1. Содержание лекционных занятий по дисциплине.

Модуль 1. Нейронные сети

Тема 1. Глубокие нейронные сети

- Обоснования глубоких нейронных сетей: выразительные возможности, скорость сходимости при избыточной параметризации.

- Свёрточные нейронные сети (CNN) для изображений. Свёрточный нейрон. Pooling нейрон. Выборка размеченных изображений ImageNet.
- ResNet: остаточная нейронная сеть (residual NN). Сквозные связи между слоями (skip connection).
- Свёрточные сети для сигналов, текстов, графов, игр.
- Рекуррентные нейронные сети (RNN). Обучение рекуррентных сетей: Backpropagation Through Time (BPTT).
- Сети долгой кратковременной памяти (Long short-term memory, LSTM).
- Рекуррентные сети Gated Recurrent Unit (GRU) и Simple Recurrent Unit (SRU).

Тема 2. Нейронные сети с обучением без учителя

- Нейронная сеть Кохонена. Конкурентное обучение, стратегии WTA и WTM.
- Самоорганизующаяся карта Кохонена. Применение для визуального анализа данных. Искусство интерпретации карт Кохонена.
- Автокодировщик. Линейный AE, SAE, DAE, CAE, RAE, VAE, AE для классификации, многослойный AE.
- Пред-обучение нейронных сетей (pre-training).
- Перенос обучения (transfer learning).
- Многозадачное обучение (multi-task learning).
- Самостоятельное обучение (self-supervised learning).
- Дистилляция моделей или суррогатное моделирование.
- Обучение с использованием привилегированной информации (learning using privileged information, LUPI).
- Генеративные состязательные сети (generative adversarial net, GAN).

Тема 3. Векторное представление текстов и графов

- Векторные представления текста. Гипотеза дистрибутивной семантики.
- Модели CBOW и SGNS из программы [word2vec](#). Иерархический SoftMax.
- Модель [FastText](#).
- Векторные представления графов.
- [Многомерное шкалирование](#) (multidimensional scaling, MDS).
- Векторное представление соседства (stochastic neighbor embedding, SNE и tSNE).
- Матричные разложения (graph factorization).
- Модели случайных блужданий [DeepWalk](#), [node2vec](#).
- Обобщённый автокодировщик на графах [GraphEDM](#).
- Представление о графовых нейронных сетях (graph neural network, GNN). Передача сообщений по графу (message passing).

Модуль 2. Прикладные модели машинного обучения

Тема 1. Модели внимания и трансформеры. Тематическое моделирование

- Задачи обработки и преобразования последовательностей (sequence to sequence).
- Рекуррентная сеть с моделью внимания.
- Разновидности моделей внимания: многомерное, иерархическое, Query–Key–Value, внутреннее (self-attention).
- Модели внимания на графах (Graph Attention Network). Задача классификации вершин графа.
- Трансформеры. Особенности архитектуры кодировщика и декодировщика.
- Критерии обучения и оценивание качества (предобучение). Модель BERT.
- Прикладные задачи: машинный перевод, аннотирование изображений.
- Модели внимания и трансформеры для текстов, изображений, графов.

Тема 2. Обучение ранжированию

- Постановка задачи обучения ранжированию. Примеры.
- Поточечные методы Ранговая регрессия. Ранговая классификация, OS-SVM.
- Попарные методы: RankingSVM, RankNet, LambdaRank.
- Списочные методы.
- Признаки в задаче ранжирования поисковой выдачи: текстовые, ссылочные, кликовые. TF-IDF, Okapi BM25, PageRank.
- Критерии качества ранжирования: Precision, MAP, AUC, DCG, NDCG, pFound.
- Глубокая структурированная семантическая модель DSSM (Deep Structured Semantic Model).

Тема 3. Рекомендательные системы

- Задачи коллаборативной фильтрации, транзакционные данные.
- Корреляционные методы user-based, item-based. Задача восстановления пропущенных значений. Меры сходства.
- Разреженная линейная модель (Sparse Linear Method, SLIM).
- Латентные методы на основе матричных разложений. Метод главных компонент для разреженных данных (LFM, Latent Factor Model). Метод стохастического градиента.
- Неотрицательные матричные разложения NNMF. Метод чередующихся наименьших квадратов ALS. Вероятностный латентный семантический анализ PLSA.
- Модель с учётом неявной информации (implicit feedback).
- Автокодировщики для коллаборативной фильтрации.
- Учёт дополнительных признаков данных в матричных разложениях и автокодировщиках.

- Линейная и квадратичная регрессионные модели, libFM.
- Гиперграфовая транзакционная тематическая модель для учёта дополнительных данных.
- Измерение качества рекомендаций. Меры разнообразия (diversity), новизны (novelty), покрытия (coverage), догадливости (serendipity).

Тема 4. Адаптированные методы прогнозирования

- Задача прогнозирования временных рядов. Примеры приложений.
- Экспоненциальное скользящее среднее. Модель Хольта. Модель Тейла-Вейджа. Модель Хольта-Уинтерса.
- Адаптивная авторегрессионная модель.
- Следящий контрольный сигнал. Модель Тригга-Лича.
- Адаптивная селективная модель. Адаптивная композиция моделей.
- Локальная адаптация весов с регуляризацией.

4.3.2. Содержание лабораторных занятий по дисциплине.

Модуль 1. Нейронные сети

Тема 1. Глубокие нейронные сети

- **Лабораторное занятие №1:**
- Сверточные нейронные сети.
- Отслеживание обучения при помощи tensorboard.
- Рекуррентные нейронные сети.
- Использование предобученных моделей.
- Интерпретируемость ответов нейросети.

Тема 2.

- **Лабораторное занятие №2:**
- Автокодировщик.
- Линейный автокодировщик.
- Автокодировщик на основе CNN.
- Вариационный автокодировщик.
- Перенос обучения с предварительно обученной модели.
- Генеративно состязательные сети.

Тема 3. Векторное представление текстов и графов

- **Лабораторное занятие №3:**
- Пример классификации твитов.
- Зачем нужна векторизация?.
- Токенизация текстов.
- Word2Vec (на основе модели FastText).
- FastText модель (сжатая до emb-dim=10 для легковесности).

- Задачи для unsupervised training моделей векторизации.

Модуль 2. Прикладные модели машинного обучения

Тема 1. Модели внимания и трансформеры

- *Лабораторное занятие №1 :*
- Модель внимания в рекуррентных нейронных сетях.
- Трансформеры.
- T2T переводчик.
- BPE токенизация.
- BERT.
- LaBSE.
- Модель LDA.
- Модель PLSA (bigartm).

Тема 2. Обучение ранжированию

Лабораторное занятие №2:

- Базовые понятия.
- Пример задачи ранжирования.
- Пример рекомендательной системы.
- Обучение поисковика на базе pyserini.

Тема 3. Адаптивные методы прогнозирования

Лабораторное занятие №3:

- Стационарный многоармий бандит.
- Нестационарный многоармий бандит.
- Задача о заплыве.

Тема 4. Рекомендательные системы

- *Лабораторное занятие №4:*
- Константная модель.
- Корреляционная система.
- SLIM.
- SVD.

5. Образовательные технологии

Образовательные технологии, используемые при реализации различных видов учебной деятельности:

– лекции: лекция с компьютерными презентациями, интерактивные проблемные лекции; – лабораторная работа: метод обучения, при котором студенты под руководством

преподавателя по заранее намеченному плану выполняют определенные практические задания и в процессе их усваивают новый учебный материал;

– деловая игра: метод имитации принятия решений в различных производственных ситуациях при наличии информационной неопределённости. В ходе обучения применяются следующие формы учебного процесса: лекции и лабораторные занятия, участие в деловой игре, самостоятельная внеаудиторная работа.

В качестве метода проверки знаний используется написание рефератов, устный опрос студентов, решение кейс-задач.

6. Учебно-методическое обеспечение самостоятельной работы студентов.

Самостоятельная работа студентов складывается из

- проработки материала практических занятий (настоятельно рекомендуется самостоятельное Лабораторное решение всех разобранных на занятиях упражнений);
- изучения рекомендованной литературы и материалов соответствующих форумов интернет; - подготовки к сдаче текущих и промежуточных форм контроля (практических работ, урока и реферата).

Пакет заданий для самостоятельной работы выдается по истечению месяца с начала семестра, определяются предельные сроки их выполнения и сдачи.

№	Вид самостоятельной работы	Вид контроля	Учебно-методическое обеспечение
1	Проработка теоретического материала	Контрольный фронтальный опрос	См. разделы 7.3, 8, 9 данного документа
2	Изучение рекомендованной литературы	Контрольный фронтальный опрос, приём и представление рефератов	См. разделы 7.3, 8, 9 данного документа
3	Подготовка к отчётам по лабораторным работам	Проверка выполнения работ, опрос по теме	См. разделы 7.3, 8, 9 данного документа
4	Подготовка к сдаче промежуточных форм контроля	Контрольные работы по каждому модулю	См. разделы 7.3, 8, 9 данного документа

Текущий контроль:

1. Проверка программ на языке высокого уровня по заданиям;
2. Проверка выполнения домашних заданий;
3. Промежуточная аттестация в форме письменной работы.

Текущий контроль включает, кроме еженедельного опроса и проверки знаний по текущему материалу, ведение электронного журнала посещаемости, проверку выполнения компьютерных программ. Подразумевается непрерывное общение по электронной почте (общение по скайпу не целесообразно, т.к. не позволяет осуществлять доскональную проверку заданий).

Промежуточный контроль проводится в виде письменной работы, рассчитанной на 20- 30 минут.

Итоговый контроль проводится в виде письменной работы с обязательным устным собеседованием по результатам предварительной проверки.

Критерии выставления оценок «отлично», «хорошо», «удовлетворительно» определяются степенью владения материалом и достигнутым уровнем компетентности в решении задач дискретной математики. В исключительных случаях учитываются успехи на всероссийских олимпиадах и конкурсах по номинации данной дисциплины.

Задания для самостоятельной работы:

- В задаче по переходу от бинарной классификации к многоклассовой добавить константу и скорректировать соответствующие разделяющие гиперплоскости.
- Подсказка: в LogisticRegression нужно добавить специальный параметр `fit_intercept=False`, чтобы внутри черного ящика своя константа не добавлялась (влияет на результат).
- Используя вероятностную постановку задачи для линейной регрессии с априорным предположением $p(w) = N(0, I)$ получить аналитическое решение на оптимальный вектор параметров w .
- Использовать метод Cross-Validation вместо метода LOO для выбора оптимального параметра регуляризации γ .
- Прodelать то, что было на семинаре для выборки FashionMnist: подбор гиперпараметров модели (выполнить более подробно чем на семинаре), также провести анализ полученных результатов.
- Указать какие минусы вы увидели в подборе гиперпараметров на семинаре (их как минимум 3).
- Выбрать один из метрических классификаторов (классификации или регрессии) и выполнить поиск оптимальных гиперпараметра при помощи кросс валидации.
- Провести эксперимент с полиномиальным ядром: сгенерировать синтетическую выборку, на которой полиномиальное ядро имеет лучшее качество аппроксимации чем `gbf` и линейное ядро.
- Для синтетически сгенерированной выборки ($\beta=2, \mu=0.01$) построить график зависимости качества аппроксимации контрольной выборки от коэффициента регуляризации. Сравнить скорость работы в случае использования SVD разложения и без него.
- Использовать модель для векторизации предложений из семинара. На основе полученных векторов решить задачу сентимент анализа для выборки Twitter (задача бинарной классификации). В качестве модели рассмотреть логистическую регрессию. Рекомендуется использовать модель Perceptron с третьего семинара, а также функцию ошибки `torch.nn.BCELoss`. Ссылка на данные: https://drive.google.com/file/d/1k4JrnVcoPEENCYt5iy17dyV_h133j2X/view?usp=sharing (предложения для классификации это последний столбец, а целевая переменная это второй столбец).
- реализовать метод отбора признаков Add-Del.
- предложить внешний критерий качества для задачи поиска ошибок в текстах.

7. Фонд оценочных средств для проведения текущего контроля успеваемости, промежуточной аттестации по итогам освоения дисциплины.

7.1. Типовые контрольные задания

Вопросы к зачету:

Байесовская классификация

- Записать общую формулу байесовского классификатора (надо помнить формулу).
- Какие вы знаете три подхода к восстановлению плотности распределения по выборке?
- Что такое наивный байесовский классификатор?
- Что такое оценка плотности Парзена-Розенблатта (надо помнить формулу). Выписать формулу алгоритма классификации в методе парзеновского окна.
- На что влияет ширина окна, а на что вид ядра в методе парзеновского окна?
- Многомерное нормальное распределение (надо помнить формулу). Вывести формулу квадратичного дискриминанта. При каком условии он становится линейным?
- На каких предположениях основан линейный дискриминант Фишера?
- Что такое «проблема мультиколлинеарности», в каких задачах и при использовании каких алгоритмов она возникает? Какие есть подходы к её решению?
- Что такое «смесь распределений» (надо помнить формулу)?
- Что такое EM-алгоритм, какова его основная идея? Какая задача решается на E-шаге, на M-шаге? Каков вероятностный смысл скрытых переменных?
- Последовательное добавление компонент в EM-алгоритме, основная идея алгоритма.
- Что такое стохастический EM-алгоритм, какова основная идея? В чём его преимущество (какой недостаток стандартного EM-алгоритма он устраняет)?
- Что такое сеть радиальных базисных функций?
- Что такое «выбросы»? Как осуществляется фильтрация выбросов?

Метрическая классификация

- Что такое обобщённый алгоритм классификации (надо помнить формулу)? Какие вы знаете частные случаи?
- Как определяется понятие отступа в метрических алгоритмах классификации?
- Что такое окно переменной ширины, в каких случаях его стоит использовать?
- Что такое метод потенциальных функций? Идея алгоритма настройки. Сравните с методом радиальных базисных функций.
- Зачем нужен отбор опорных объектов в метрических алгоритмах классификации?
- Основная идея алгоритма СТОЛП.
- Что такое функция конкурентного сходства? Основная идея алгоритма FRiS-СТОЛП.
- Приведите пример метрического алгоритма классификации, который одновременно является байесовским классификатором.

- Приведите пример метрического алгоритма классификации, который одновременно является линейным классификатором.

Линейная классификация

- Что такое модель МакКаллока-Питтса (надо помнить формулу)?
- Метод стохастического градиента. Расписать градиентный шаг для квадратичной функции потерь и сигмоидной функции активации.
- Недостатки метода SG и как с ними бороться?
- Что такое линейный адаптивный элемент ADALINE?
- Что такое правило Хэбба?
- Что такое «сокращение весов»?
- Обоснование логистической регрессии (основная теорема), основные посылки (3) и следствия (2). Как выражается апостериорная вероятность классов (надо помнить формулу).
- Как выражается функция потерь в логистической регрессии (надо помнить формулу).
- Две мотивации и постановка задачи метода опорных векторов. Уметь вывести постановку задачи SVM (рекомендуется помнить формулу постановки задачи).
- Какая функция потерь используется в SVM? В логистической регрессии? Какие ещё функции потерь Вы знаете?
- Что такое ядро в SVM? Зачем вводятся ядра? Любая ли функция может быть ядром?
- Какое ядро порождает полимиальные разделяющие поверхности?
- Что такое ROC-кривая, как она определяется? Как она эффективно вычисляется?
- В каких алгоритмах классификации можно узнать не только классовую принадлежность классифицируемого объекта, но и вероятность того, что данный объект принадлежит каждому из классов?
- Каков вероятностный смысл регуляризации? Какие типы регуляризаторов Вы знаете?
- Что такое принцип максимума совместного правдоподобия данных и модели (надо помнить формулу)?

Регрессия

- Что такое ядерное сглаживание?
- Что есть общего между ядром в непараметрической регрессии и ядром SVM?
- На что влияет ширина окна, а на что вид ядра в непараметрической регрессии?
- Что такое окна переменной ширины, и зачем они нужны?
- Что такое «выбросы»? Как осуществляется фильтрация выбросов в непараметрической регрессии?
- Постановка задачи многомерной линейной регрессии. Матричная запись.
- Что такое сингулярное разложение? Как оно используется для решения задачи наименьших квадратов?
- Что такое «проблема мультиколлинеарности» в задачах многомерной линейной регрессии? Какие есть три подхода к её устранению?

- Сравнить гребневую регрессию и лассо. В каких задачах предпочтительнее использовать лассо?
- Какую проблему решает метод главных компонент в многомерной линейной регрессии? Записать матричную постановку задачи для метода главных компонент.
- Как свести задачу многомерной нелинейной регрессии к последовательности линейных задач?
- Метод настройки с возвращениями (backfitting): постановка задачи и основная идея метода.
- Какие методы построения логистической регрессии Вы знаете?
- Приведите примеры неквадратичных функций потерь в регрессионных задачах. С какой целью они вводятся?

Выбор модели и отбор признаков

- В чём отличия внутренних и внешних критериев?
- Разновидности внешних критериев.
- Разновидности критерия скользящего контроля.
- Что такое критерий непротиворечивости? В чём его недостатки?
- Что такое многоступенчатый выбор модели по совокупности критериев?
- Основная идея отбора признаков методом полного перебора. Действительно ли это полный перебор?
- Основная идея отбора признаков методом добавлений и исключений.
- Что такое шаговая регрессия? Можно ли её использовать для классификации, в каком методе?
- Основная идея отбора признаков методом поиска в глубину.
- Основная идея отбора признаков методом поиска в ширину.
- Что такое МГУА?
- Основная идея отбора признаков с помощью генетического алгоритма.
- Основная идея отбора признаков с помощью случайного поиска.
- В чём отличия случайного поиска от случайного поиска с адаптацией?

Нейронные сети

- Приведите пример выборки, которую невозможно классифицировать без ошибок с помощью линейного алгоритма классификации. Какова минимальная длина выборки, обладающая данным свойством? Какие существуют способы модифицировать линейный алгоритм так, чтобы данная выборка стала линейно разделимой?
- Почему любая булева функция представима в виде нейронной сети? Сколько в ней слоёв?
- Метод обратного распространения ошибок. Основная идея. Основные недостатки и способы их устранения.
- Как можно выбирать начальное приближение в градиентных методах настройки нейронных сетей?

- Как можно ускорить сходимость в градиентных методах настройки нейронных сетей?
- Что такое диагональный метод Левенберга-Марквардта?
- Что такое «паралич» сети, и как его избежать?
- Как выбирать число слоёв в градиентных методах настройки нейронных сетей?
- Как выбирать число нейронов скрытого слоя в градиентных методах настройки нейронных сетей?
- В чём заключается метод оптимального прореживания нейронной сети? Какие недостатки стандартного алгоритма обратного распространения ошибок позволяет устранить метод ODB?

Примеры задач

- Задана цена отказа от классификации. Выписать модифицированную формулу байесовского классификатора.
- Вывести формулу линейного дискриминанта для случая независимых признаков.
- Вывести формулу наивного байесовского классификатора для случая бинарных признаков (доказать, что он линеен).
- Вывести формулу градиентного шага в методе логистической регрессии для задачи классификации с двумя классами. Сравнить с правилом Хэбба.
- Вывести формулу непараметрической регрессии Надарая-Ватсона.
- Вывести формулу регуляризованного решения задачи многомерной линейной регрессии через сингулярное разложение.
- Вывести градиентный метод обучения в логистической регрессии.

Список тем рефератов по дисциплине «Системы искусственного интеллекта»

1. Тема: Системы автоматизации проектных работ (САПР).
2. Тема: Экспертные системы, их применение для решения задач различных предметных областей.
3. Тема: Системы искусственного интеллекта, классификация, особенности.
4. Тема: Роль автоматизированных систем поддержки принятия решений в управлении экономическими объектами.
5. Тема: Области применения нейронных сетей, классы задач, решаемых благодаря их использованию.
6. Тема: Формализация и структурирование знаний при проектировании баз знаний. Модели знаний.
7. Тема: Автоматизированные информационные технологии и системы для интеллектуальной поддержки финансового управления и проведения финансового анализа состояния предприятия.
8. Тема: Назначение и области применения правовых информационно – поисковых справочных систем.
9. Тема: Электронные программы – словари.
10. Тема: Программы перевода текстов с одних языков на другие.

11. Тема: Инструментальные средства и языки программирования, применяемые для разработки систем искусственного интеллекта.
12. Тема: Общая характеристика классов задач, решаемых с помощью систем искусственного интеллекта.
13. Тема: Общая характеристика и основные компоненты автоматизированных систем поддержки принятия решений модельного типа.
14. Тема: Гипертекстовые поисковые Internet – системы.
15. Тема: Интеллектуальные обучающие программы по дисциплинам средней и высшей школы, специальным курсам.
16. Тема: Основные понятия теории предикатов, её использование для представления знаний.
17. Тема: Нечёткие множества, операции над ними. Использование нечётких выводов в экспертных системах.
18. Тема: Определение и методы построения когнитивных карт. Принятие решений с помощью когнитивных карт.
19. Тема: Применение автоматизированных систем поддержки принятия решений модельного типа в управлении предприятиями.
20. Тема: Применение систем искусственного интеллекта для статистического анализа данных и прогнозирования поведения объектов и систем.
21. Тема: OLAP – технологии.
22. Тема: Информационные хранилища: принципы построения, основные компоненты.
23. Тема: CASE – технологии: назначение, примеры.
24. Тема: Классификация систем искусственного интеллекта.
25. Тема: Контекстные системы поиска: назначение, примеры.

7.2. Методические материалы, определяющие процедуру оценивания знаний, умений, навыков и (или) опыта деятельности, характеризующих этапы формирования компетенций.

1. Общий результат по модулю выводится как интегральная оценка, складывающаяся из текущей работы - 50% и текущего контроля - 50%.

Текущая работа по дисциплине включает:

- посещение занятий - 30 баллов,
- участие на практических занятиях - 70 баллов,

Текущий контроль по дисциплине включает:

- устный опрос - 70 баллов,
- письменная контрольная работа - 20 баллов
- реферат – 10 баллов.

8. Учебно-методическое обеспечение дисциплины.

а) адрес сайта курса

GATE - <https://gate.ac.uk/>

Protégé - <http://protege.stanford.edu/> UIMA - <https://uima.apache.org/>

Wikipedia

<http://ru.wikipedia.org/wiki/%D0%98%D1%81%D0%BA%D1%83%D1%81%D1%81%D1%82>

%D0%B2%DPРоссийская ассоциация искусственного интеллекта (РАИИ) -

<http://www.raai.org/>

б) основная литература:

1. *Hastie T., Tibshirani R., Friedman J.* The Elements of Statistical Learning. Springer, 2014. — 739 p.
2. *Bishop C. M.* Pattern Recognition and Machine Learning. — Springer, 2006. — 738 p.
3. *Мерков А. Б.* Распознавание образов. Введение в методы статистического обучения. 2011. 256 с.

б) дополнительная литература:

1. *Мерков А. Б.* Распознавание образов. Построение и обучение вероятностных моделей. 2014. 238 с.
2. *Коэльо Л.П., Ричарт В.* Построение систем машинного обучения на языке Python. 2016. 302 с.

9. Перечень ресурсов информационно-телекоммуникационной сети «Интернет», необходимых для освоения дисциплины.

1. Редактор онтологий Protégé – свободно распространяемый инструментальный для построения и использования онтологий.
2. ИМС SmartTool – свободно распространяемый инструментальный для построения концептуальных карт знаний (<http://cmap.ihmc.us/>).
3. Загорюлько Ю.А. Электронный учебник «Инженерия знаний». НГУ, 2011. – url: http://193.124.209.204/default.aspx?db=book_zagorulko&int=VIEW&el=1684&templ=I206

10. Методические указания для обучающихся по освоению дисциплины.

Курс предусматривает занятия в компьютерном классе, подключенном к Интернету с установленным специализированным программным обеспечением. Предусмотрены лекции, практические занятия в виде выполнения практических заданий по работе со знаниями.

Для эффективного изучения практической части дисциплины настоятельно рекомендуется:

- систематически выполнять подготовку к практическим занятиям по предложенным преподавателем темам;
- своевременно выполнять и защищать практические задания.

Самостоятельная работа студента - один из важнейших этапов в подготовке специалистов. Она приобщает студентов к исследовательской работе, обогащает опытом и знаниями, необходимыми для дальнейшего их становления как специалистов, прививает навыки работы с литературой.

Цель самостоятельной работы - систематизация, закрепление и расширение теоретических и практических знаний с использованием современных информационных технологий и литературных источников. Для развития навыков самостоятельной работы студентами во время самостоятельной работы выполняются: – эссе по проблемам современных тенденций развития информационных технологий управления; – домашние задания по поиску в Интернете информации на заданную научную тему и подготовке доклада. Эссе или доклад готовится студентом самостоятельно, в нём обобщаются теоретические материалы по исследуемой теме с использованием материалов из общетехнической и специальной литературы, нормативно-правовых документов,

стандартизирующих рассматриваемую сферу. В содержании доклада должен быть собственный анализ и критический подход к решению проблемы по выбранной теме исследования. Материалы должны быть изложены на высоком теоретическом уровне, с применением практических данных, примеров. Студентам рекомендуется непрерывно проводить научные исследования под руководством преподавателя кафедры по избранной теме и готовить сообщения на научные конференции, статьи в Сборник молодых исследователей и научные журналы.

Обучение студентов с ограниченными возможностями организуется в соответствии с требованиями «Методических рекомендаций по организации образовательного процесса для обучения инвалидов и лиц с ограниченными возможностями здоровья в образовательных организациях высшего профессионального образования» от «8» апреля 2014 г. В освоении дисциплины инвалидами и лицами с ограниченными возможностями здоровья большое значение имеет индивидуальная учебная работа (консультации) – дополнительное разъяснение учебного материала.

Индивидуальные консультации по предмету являются важным фактором, способствующим индивидуализации обучения и установлению воспитательного контакта между преподавателем и обучающимся инвалидом или лицом с ограниченными возможностями здоровья.

11. Перечень информационных технологий, используемых при осуществлении образовательного процесса по дисциплине, включая перечень программного обеспечения и информационных справочных систем.

Перечень необходимого программного обеспечения

- Microsoft Word 2010 или более поздний;
- Программный продукт Microsoft Visio;
- Средство чтения PDF-файлов Adobe Acrobat или аналог.
- Среда разработки PyCharm/Intelij Idea

12. Описание материально-технической базы, необходимой для осуществления образовательного процесса по дисциплине.

Мультимедийная аудитория состоит из интегрированных инженерных систем с единой системой управления, оснащенная современными средствами воспроизведения и визуализации любой видео и аудио информации, получения и передачи электронных документов. Типовая комплектация мультимедийной аудитории состоит из: мультимедийного проектора, автоматизированного проекционного экрана, акустической системы, а также интерактивной трибуны преподавателя, персональный компьютер (с техническими характеристиками не ниже Intel Core i3-2100, DDR3 4096Mb, 500Gb), блок управления оборудованием, интерфейсы подключения: USB, audio, HDMI. Интерактивная трибуна преподавателя является ключевым элементом управления, объединяющим все устройства в единую систему, и служит полноценным рабочим местом преподавателя. Преподаватель имеет возможность легко управлять всей системой, не отходя от трибуны, что позволяет проводить лекции, практические занятия, презентации, вебинары, конференции и другие виды аудиторной нагрузки обучающихся в удобной и доступной для них форме с применением современных интерактивных средств обучения, в том числе с использованием в процессе обучения всех корпоративных ресурсов. Мультимедийная аудитория также оснащена широкополосным доступом в сеть интернет. Компьютерное оборудование имеет соответствующее лицензионное программное обеспечение.

Компьютерный класс, представляющий собой рабочее место преподавателя и не менее 15 рабочих мест студентов, включающих компьютерный стол, стул, персональный компьютер, лицензионное программное обеспечение. Каждый компьютер имеет широкополосный доступ в сеть Интернет. Учебно-методическая литература для данной дисциплины имеется в наличии в электронно-библиотечной системе.