

МИНОБРНАУКИ РОССИИ  
Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение  
высшего образования  
«ДАГЕСТАНСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ»  
*Факультет математики и компьютерных наук*  
*Кафедра прикладной математики*

**ФОНД ОЦЕНОЧНЫХ СРЕДСТВ**  
по дисциплине  
**«Системы искусственного интеллекта»**

Кафедра дискретной математики и информатики  
факультета математики и компьютерных наук

**Образовательная программа бакалавриата**  
01.03.01 – Математика

Направленность (профиль) программы  
**Вещественный, комплексный и функциональный анализ**

Форма обучения  
***Очная***

Статус дисциплины:

Входит в обязательную часть ОПОП

Махачкала, 2022

Фонд оценочных средств по дисциплине «Системы искусственного интеллекта» составлен в 2022 году в соответствии с требованиями ФГОС ВО бакалавриата по направлению подготовки 01.03.01 - Математика от 10 января 2018 г №8.

Разработчики:

кафедра дискретной математики и информатики, преподаватель Ибатов Т.И.

Фонд оценочных средств по дисциплине «Системы искусственного интеллекта» одобрен:

на заседании кафедры ДМИ от « 31 » 05 2022 г., протокол № 9

Зав. кафедрой ММ Магомедов А.М.

на заседании Методической комиссии ФМЧКН факультета от « 24 » 06 2022 г., протокол № 6.

Председатель ММ Ризаев М.К.

Фонд оценочных средств «Системы искусственного интеллекта» согласован с учебно-методическим управлением

« 27 » 06 2022 г. ММ

Рецензент (эксперт):  
к.ф.н.-м.н. доцент кафедры  
прикладной математики

ММ Бейбалаев В.Д.

**1. ПАСПОРТ  
ФОНДА ОЦЕНОЧНЫХ СРЕДСТВ  
по дисциплине  
«Системы искусственного интеллекта»**

**1.1. Основные сведения о дисциплине**

Общая трудоемкость дисциплины составляет 2 зачетные единицы (72 академических часа).

Вид работы	Трудоемкость, академических часов		
	2 <sup>й</sup> семестр	___ семестр	всего
<b>Общая трудоёмкость</b>	72		72
<b>Контактная работа:</b>	30		30
Лекции (Л)	16		16
Практические занятия (ПЗ)	14		14
Консультации			
Промежуточная аттестация (зачет, экзамен)	зачет		
<b>Самостоятельная работа</b>			
1. работа с лекционным материалом, с учебной литературой	8		8
2. опережающая самостоятельная работа (изучение нового материала до его изложения на занятиях)	10		10
3. выполнение домашних заданий, домашних контрольных работ	10		10
4. подготовка к лабораторным работам, к практическим и семинарским занятиям	10		10
5. подготовка к контрольным работам, коллоквиумам	10		10

**1.2. Требования к результатам обучения по дисциплине,  
формы их контроля и виды оценочных средств**

*ПАСПОРТ ФОНДА ОЦЕНОЧНЫХ СРЕДСТВ  
по дисциплине «Системы искусственного интеллекта»*

№п/п	Контролируемые модули, разделы (темы) дисциплины	Код контролируемой компетенции (или её части)	Оценочные средства		Способ контроля
			наименование	№№ заданий	
1	Понятия статистической совокупности, статистических	ОПК-4	Вопросы для собеседования	1-17	устно
		ОПК-4	Тестовые задания	1-2	письменно

	показателей и средних величин	ОПК-4	Контрольные работы	1-2	письменно
2	Показатели вариации, корреляционной связи в статистическом ряду	ОПК-4	Вопросы для собеседования	18-30	устно
		ОПК-4	Тестовые задания	3	письменно
		ОПК-4	Контрольные работы	3-5	письменно

### 1.1. Показатели и критерии определения уровня сформированности компетенций

№ п/п	Код компетенции	Уровни сформированности компетенции			
		Недостаточный	Удовлетворительный (достаточный)	Базовый	Повышенный
1	ОПК-4	Не знает основные положения и концепции развития существующих информационных коммуникационных технологий и с учетом основных требований информационной безопасности. Не умеет использовать их в профессиональной деятельности. Не владеет практическими навыками разработки информационных коммуникационных	Знает на достаточном уровне основные положения и концепции развития существующих информационных коммуникационных технологий и с учетом основных требований информационной безопасности. Умеет на достаточном уровне использовать их в профессиональной деятельности. Владеет достаточными практическими навыками разработки информационно-коммуникационных технологий с учетом основных требований информационной безопасности.	Знает хорошо основные положения и концепции развития существующих информационно-коммуникационных технологий и с учетом основных требований информационной безопасности. Умеет на хорошем уровне использовать их в профессиональной деятельности. Владеет хорошим практическим навыком разработки информационно-коммуникационных технологий с учетом основных требований информационной безопасности.	Знает на отличном уровне основные положения и концепции развития существующих информационных коммуникационных технологий и с учетом основных требований информационной безопасности. Умеет на отличном уровне использовать их в профессиональной

		технологий с учетом основных требований информационной безопасности.			деятельности. Владеет отличными практическими навыками разработки информационно-коммуникационных технологий с учетом основных требований информационной безопасности.
--	--	--	--	--	---

**2. КОНТРОЛЬНЫЕ ЗАДАНИЯ И ИНЫЕ МАТЕРИАЛЫ ОЦЕНКИ  
знаний, умений, навыков и (или) опыта деятельности,  
характеризующие этапы формирования компетенций в процессе  
освоения дисциплины  
«Системы искусственного интеллекта»**

В рамках данного задания требуется выполнить 5 задач. Каждая задача должна быть оформлена в виде отдельного task{1,2,3,4,5}.ipynb файла и tensorboard{1,2,3,4,5}.zip файла. В каждом файле \*.ipynb должно быть:

- построение архитектуры;
- выполнен процесс обучения;
- показан пример работы модели до обучения и после;

Файл .zip должен содержать результаты эксперимента в формате tensorboard для каждой из задач:

- для каждого набора параметров свой график зависимости качества от обучения (если требуется в задаче);
- примеры работы модели в процессе обучения модели.

Для каждой задачи должны быть представлены выводы:

- какой результат ожидали;
- какой не ожидали;
- что было не ясно.

Код и эксперимент должен быть понятным внешнему читателю:

- В коде должны быть комментарии;
- Названия переменных должно быть интерпретируемые.

**Рекомендуется** все вычисления проводить на google colab в режиме cuda.

**Рекомендуется** использовать backup моделей при обучении на google drive.

**Задача 1.** Распознавания именованных сущностей на основе fasttext

Построить модель распознавания именованных сущностей на русском языке. В качестве данных использовать выборку NERUS (NER).

- В качестве векторного представления токенов использовать fasttext модель;
- В качестве модели использовать модель LSTM;
- Архитектуру LSTM можно выбрать произвольным образом;
- Весь процесс обучения должен быть визуализирован в tensorboard (метрики качества и пример предсказания)

Выборку можно взять из [github](#).

Для экономии памяти компьютера предлагается воспользоваться сжатием модели fasttext с 300-мерного к 100-мерному (на колаб не хватит оперативки на сжатие до 100-мерного вектора, поэтому работайте сразу с 300-мерными в VEC формате). А также использовать выполнить переопределения модели fasttext в VEC модель.

**Задача 2.** Классификация даты документа

Построить модель для классификации даты (года) публикации новостной заметки из выборки lenta.ru.

- В качестве векторного представления текста рассмотреть тематический вектор.
- В качестве классификатора использовать любой классификатор на ваш выбор.
- Проанализировать качество классификации в зависимости от добавленных модальностей.
- Провести эксперимент по добавлению регуляризаторов.
- Провести анализ классификации модальности(год рассмотреть как модальность) при помощи встроенных методов bigartm.

### Задача 3. Posterior Sampling в задаче RL

Большая задача на разбор [статьи](#). Требуется решить проблемы "Задачи о заплыве" связанные с тем, что алгоритм не доходит до левого края и начинает всегда скатываться по течению.

Реализуйте метод Posterior Sampling из статьи.

### Задача 4. Анализ модели CNN

Провести анализ качества аппроксимации выборки EMNIST-letters моделью сверточной нейронной сети в зависимости от:

- размера ядра (можно ввести ограничение, что на каждом слое размер ядра одинаковый);
- числа слоев;
- от пулинга;
- добавления BatchNorm;
- параметра dropout.

Все выводы должны быть представлены в формате tensorboard (каждый набор параметров, свой график, пример)

Выборку можно взять из [torchvision](#).

Если не работает скачивание EMNIST использовать [FahionMnist](#).

Пояснение: В данном задании важно продемонстрировать умение строить различные структуры модели CNN. Не обязательно выполнять перебор всех вариантов нейросети (проходить по сетке гиперпараметров), но описание экспериментов должны присутствовать.

### Задача 5. Анализ модели LSTM

Провести анализ качества аппроксимации выборки NERUS (предсказание POS tag для токенов) моделью LSTM в зависимости от:

- размера слоя;
- числа слоев;
- параметра dropout;
- добавления BatchNorm;
- размера словаря;
- *токенизатора* - дополнительное задание (со звездочкой).

Все выводы должны быть представлены в формате tensorboard (каждый набор параметров, свой график, пример --- второй семинар).

Выборку можно взять из [github](#).

Предлагается использовать разные варианты токенизатора:

- взять все слова из обучающего датасета;
- использовать предобученные BPE токены из LaBSE модели (пока не сильно важно что это, об этом 4й семинар):

```
from transformers import AutoTokenizer, AutoModel
```

```
tokenizer = AutoTokenizer.from_pretrained("sentence-transformers/LaBSE")
```

```
model = YourLSTMmodel()
```

```
tokens = tokenizer(['Hello Mr. Bernz.', 'I am Homer Simpsons'], padding=True,  
                  truncation=True,  
                  max_length=510,  
                  return_tensors='pt')['tokens_ids']
```

```
answer = model(tokens)
```

Сначала выборку нужно привести формат согласно Вашему токенизатору, то есть выполнить отображение исходной выборки с токенами в исходном формате в выборку с токенами, которые согласованы с Вашим токенизатором.

Пояснение: В данном задании важно продемонстрировать умение работать с моделью LSTM, а также умение преобразовать данные под разные модели и данные. В качестве базового решения продемонстрировать аппроксимации "чистой" выборки NERUS без преобразования данных (взять исходные токены из выборки). Более сложным является задание, когда Вам дают другой токенизатор предложения и доступные данные нужно переформатировать в нужный Вам формат данных.

### **Задача 6.** Модель автокодировщика

Провести анализ модели автокодировщика (не вариационного) для выборки Twitter (эмбединги предложений). Требуется сравнить качество восстановления предложения в зависимости от:

- размера слоя;
- числа слоев;
- параметра dropout;
- добавления BatchNorm;
- размера словаря;



- *токенизатора* - дополнительное задание (со звездочкой).

Все выводы должны быть представлены в формате tensorboard (каждый набор параметров, свой график, пример --- второй семинар).

Рекомендуется использовать предобученный VPE токенизатор для снижения размерности словаря (см. задачу 5).

### **Задача 7.** Вариационный автокодировщик

Провести синтетический эксперимент с моделью вариационного автокодировщика в случае, если данные не из бернулиевского распределения, а из нормального. В качестве данных использовать синтетическую выборку, которая состоит из нескольких кластеров в виде гаусиан (каждый кластер является множеством векторов из нормального распределения с параметрами  $\mu$ ,  $\Sigma$ ). В рамках эксперимента требуется исследовать:

- зависимость качества восстановления от размера скрытого представления;
- зависимость качества восстановления от размера исходного пространства;
- зависимость качества восстановления от отношения размера скрытого представления к исходному;
- зависимость качества восстановления от сложности модели нейросети.

Все выводы должны быть представлены в формате tensorboard (каждый набор параметров, свой график, пример --- второй семинар).

P.S. в рамках семинара мы восстанавливали параметры бернулиевского распределения, так как изображение это числа от 0 до 1 --- вероятности бернулиевской случайной величины. Теперь требуется, чтобы модель decoder восстанавливала параметры нормального случайного вектора.

P.S.S. в качестве модели encoder и decoder можно выбирать любую архитектуру нейросети.

### **Задача 8.** Генерация аннотации к изображению

Требуется построить модель генерации описания изображения по изображению. В качестве выборки рассматривается подвыборка выборки [COCO](#). Требуется в качестве модели encoder использовать предобученную модель resnet152 без последнего слоя, в качестве модели decoder обучить LSTM модель.

Все выводы должны быть представлены в формате tensorboard (показать, как менялись описания одного и того же изображения при обучении модели, а также график качества в зависимости от итерации).

Рекомендуется взять подвыборку общей выборки из сайта СОСО.

### **Критерии оценки:**

- оценка «отлично» выставляется студенту, если верно и правильно выполнено 90%-100% заданий;
- оценка «хорошо» выставляется студенту, если верно и правильно выполнено 70%-80% заданий;
- оценка «удовлетворительно» выставляется студенту, если верно и правильно решено 50%-60% заданий, возможны некоторые исправления при решении;
- оценка «неудовлетворительно» выставляется студенту, если верно выполнено менее 50% заданий;

### **Вопросы для коллоквиумов, собеседования**

#### **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?

Композиции алгоритмов классификации

- Дать определение алгоритмической композиции (помнить формулу). Какие типы корректирующих операций вы знаете?
- Какие типы голосования вы знаете? Какой из них наиболее общий? (помнить формулу)
- Как обнаружить объекты-выбросы при построении композиции классификаторов для голосования по большинству?
- Как обеспечивается различность базовых алгоритмов при голосовании по большинству?
- Как обеспечивается различность базовых алгоритмов при голосовании по старшинству?
- Какие возможны стратегии выбора классов базовых алгоритмов при голосовании по старшинству?
- Какие две эвристики лежат в основе алгоритма AdaBoost?
- Как обнаружить объекты-выбросы в алгоритме AdaBoost?
- Достоинства и недостатки алгоритма AdaBoost.
- Основная идея алгоритма AnyBoost.
- Основная идея метода bagging.

- Основная идея метода случайных подпространств.
- Что такое смесь экспертов (помнить формулу)?
- Приведите примеры выпуклых функций потерь. Почему свойство выпуклости помогает строить смеси экспертов?

#### Логические алгоритмы классификации

- Что такое логическая закономерность? Приведите примеры закономерностей в задаче распознавания спама.
- Часто используемые типы логических закономерностей.
- Дайте определение эпсилон-дельта-логической закономерности (помнить формулы).
- Дайте определение статистической закономерности (помнить формулы).
- Сравните области статистических и логических закономерностей в  $(p,n)$ -плоскости.
- С какой целью делается бинаризация?
- В чём заключается процедура бинаризации признака?
- Как происходит перебор в жадном алгоритме синтеза информативных конъюнкций?
- Какие критерии информативности используются в жадном алгоритме синтеза информативных конъюнкций и почему?
- Как приспособить жадный алгоритм синтеза конъюнкций для синтеза информативных шаров?
- Что такое стохастический локальный поиск?
- В чём отличия редукции и стабилизации? В чём их достоинства и недостатки?
- Что такое решающий список?
- Какие критерии информативности используются при синтезе решающего списка и почему?
- Достоинства и недостатки решающих списков.
- Что такое решающее дерево?
- Какие критерии информативности используются при синтезе решающего дерева и почему?
- Достоинства и недостатки решающих деревьев.
- Зачем делается редукция решающих деревьев?
- Какие есть два основных типа редукции решающих деревьев?
- Как преобразовать решающее дерево в решающий список, и зачем это делается?
- Что такое ADT (alternating decision tree)? Как происходит построение ADT?

- Основная идея алгоритма КОРА.
- Почему возникает проблема предпочтения признаков с меньшими номерами в алгоритме КОРА? Как она решается?
- Основная идея алгоритма ТЭМП.
- Какие критерии информативности используются в алгоритме ТЭМП и почему?
- Почему возникает проблема дублирования закономерностей в алгоритме ТЭМП? Как она решается?
- Достоинства и недостатки алгоритма ТЭМП.
- Как использовать алгоритм AdaBoost для построения взвешенного голосования закономерностей?
- Какой критерий информативности используется в алгоритме AdaBoost?
- Структура алгоритма вычисления оценок (АВО).
- Что такое ассоциативное правило? Приведите пример ассоциативного правила в задаче анализа потребительских корзин.
- Основная идея алгоритма поиска ассоциативных правил APriority.

#### Кластеризация и таксономия

- Каковы основные цели кластеризации?
- Основные типы кластерных структур. Приведите для каждой из этих структур пример алгоритма кластеризации, который для неё НЕ подходит.
- В чём заключается алгоритм кратчайшего незамкнутого пути? Как его использовать для кластеризации? Как с его помощью определить число кластеров? Всегда ли это возможно?
- Основная идея алгоритма ФорЭл.
- Как вычисляются центры кластеров в алгоритме ФорЭл, если объекты — элементы метрического (не обязательно линейного векторного) пространства?
- Какие существуют функционалы качества кластеризации и для чего они применяются?
- Основные отличия алгоритма k-средних и EM-алгоритма. Кто из них лучше и почему?
- Основная идея иерархического алгоритма Ланса-Вильямса.
- Какие основные типы расстояний между кластерами применяются в алгоритме Ланса-Вильямса?
- Какие расстояния между кластерами, применяемые в алгоритме Ланса-Вильямса, лучше и почему?
- Что такое дендрограмма? Всегда ли её можно построить?

- Какой функционал качества оптимизируется сетью Кохонена? (помнить формулу)
- В чем отличия правил мягкой и жесткой конкуренции? В чём преимущества мягкой конкуренции?
- Как устроена самоорганизующаяся карта Кохонена?
- Как интерпретируются карты Кохонена?
- Почему задачи с частичным обучением выделены в отдельный класс? Приведите примеры, когда методы классификации и кластеризации дают неадекватное решение задачи с частичным обучением.
- Как приспособить графовые алгоритмы кластеризации для решения задачи с частичным обучением?
- Как приспособить EM-алгоритм для решения задачи с частичным обучением?
- Какие способы решения задачи с частичным обучением Вы знаете?

**Критерии оценки:**

- оценка «отлично» выставляется студенту, если изложение полученных знаний в устной форме полное, в системе, в соответствии с требованиями учебной программы; допускаются единичные несущественные ошибки, самостоятельно исправляемые учащимися;
- оценка «хорошо» выставляется студенту, если изложение полученных знаний в устной форме полное, в системе, в соответствии с требованиями учебной программы; допускаются, отдельные несущественные ошибки, исправляемые учащимися после указания преподавателя на них;
- оценка «удовлетворительно» выставляется студенту, если изложение полученных знаний неполное, однако это не препятствует усвоению последующего программного материала; допускаются отдельные существенные ошибки, исправляемые с помощью преподавателя;
- оценка «неудовлетворительно» выставляется студенту, если изложение учебного материала неполное, бессистемное, что препятствует усвоению последующей учебной информации; существенные ошибки, не исправляемые даже с помощью преподавателя;

**Комплект тестовых заданий для контроля**

Что, из ниже перечисленного, относится к обучающей выборке?

Ответ:

- (1) классификация данных
- (2) объекты с известными ответами
- (3) алгоритм решающий функцию

Номер 2

Объекты состоят из признаков?

Ответ:

(1) Да

(2) Нет

---

Номер 3

Что называют данными в машинном обучении?

Ответ:

(1) матрицы

(2) объекты

(3) признаки

(4) алгоритм

(5) функция

---

Упражнение 2:

---

Номер 1

Выберите правильный ответ. Задача классификации - это:

Ответ:

(1) множество объектов, разделенных на классы

(2) исследование влияние одного или нескольких признаков на объект

(3) определение порядка признака согласно рангу

---

Номер 2

Выберите правильный ответ. Задача регрессии - это:

Ответ:

(1) множество объектов, разделенных на классы

(2) исследование влияние одного или нескольких признаков на объект

(3) определение порядка признака согласно рангу

---

Номер 3

Выберите правильный ответ. Задача ранжирования - это:

Ответ:

(1) множество объектов, разделенных на классы

(2) исследование влияние одного или нескольких признаков на объект

(3) определение порядка признака согласно рангу

---

Упражнение 3:

---

Номер 1

Что служит индикатором ошибки для задач классификации?

Ответ:

(1)  $\varphi(a, x) = [a(x) \neq y^{(*)}(x)]$

(2)  $\varphi(a, x) = | a(x) - y^{(*)}(x) |$

(3)  $\varphi(a, x) = (a(x) - y^{(*)}(x))^2$

---

Номер 2

Как формула подходит для абсолютного значения ошибки для задач регрессии?

Ответ:

(1)  $\varphi(a, x) = | a(x) - y^{(*)}(x) |$

(2)  $\varphi(a, x) = (a(x) - y^{(*)}(x))^2$

(3)  $\varphi(a, x) = [a(x) \neq y^{(*)}(x)]$

---

Номер 3



Что является квадратичной ошибкой для задачи регрессии?

Ответ:

(1)  $\varphi(a, x) = [a(x) \neq y^{(*)}(x)]$

(2)  $\varphi(a, x) = (a(x) - y^{(*)}(x))^2$

(3)  $\varphi(a, x) = |a(x) - y^{(*)}(x)|$

---

Упражнение 4:

---

Номер 1

Эмпирический риск - это средняя потеря на одном объекте.

Ответ:

(1) Да

(2) Нет

---

Номер 2

Если происходит средняя потеря на всех объектах, то это есть:

Ответ:

(1) переобучение

(2) эмпирический риск

(3) оценка релевантности

---

Номер 3

Верно ли утверждение? Всякая оптимизация по неполной информации и избыточная сложность параметров приводит в переобучению.

Ответ:

(1) Да

(2) Нет

---

Упражнение 5:

---

Номер 1

Выберите верные утверждения.

Ответ:

(1) класс - это множество всех объектов с определенным значением.

(2) в задачах регрессии допустимым ответом является действительное число или числовой вектор.

(3) в задачах ранжирования ответы получают сразу на множестве объектов.

(4) области минимального объёма с достаточно гладкой границей являются основной составляющей задач ранжирования

---

Номер 2

Верно ли следующее утверждение? Многие виды задач медицинской диагностики решаются задачами классификации.

Ответ:

(1) Да

(2) Нет

---

Номер 3

В задачах классификации признаки могут быть строковыми, вещественными, числовыми.

Ответ:

(1) Да

(2) Нет

---

Упражнение 6:

---

Номер 1

Какие задачи из ниже перечисленных относятся к задачам классификации?

Ответ:

(1) определение наиболее целесообразного способа лечения;

(2) определение длительности и исхода заболевания;

(3) оценивание кредитоспособности заёмщика;

(4) задачи поискового вывода

---

Номер 2

Какие задачи, из ниже перечисленных, являются задачами ранжирования?

Ответ:

(1) обнаружение спама

(2) задачи поискового вывода;

(3) определение наиболее целесообразного способа лечения;

---

Номер 3

Какие задачи, из ниже перечисленных, являются задачами прогнозирования?

Ответ:

(1) математический прогноз даты сильных землетрясений;

(2) определение длительности и исхода заболевания;

(3) обнаружение спама;

(4) прогнозирование вероятности летального исхода;

(5) задачи поискового вывода.

---

Упражнение 7:

---

Номер 1

Какая, из ниже перечисленных задач, является задачей классификации на 4 класса?

Ответ:

(1)  $Y = \{0, 1\}^M$

(2)  $Y = \{0, 1\}$

(3)  $Y = \{-1; +1\}$

(4)  $Y = \{1, 2, 3, 4\}$

---

Номер 2

Какой пример подходит для задачи восстановления регрессии?

Ответ:

(1)  $Y = \{0, 1\}^M$

(2)  $Y = R^m$

(3)  $Y = \{-1; +1\}$

(4)  $Y = \{1, 2, 3, 4\}$

---

Номер 3

Какие, из ниже перечисленных задач, являются задачами классификации?

Ответ:

(1)  $Y = \{0, 1\}^M$

(2)  $Y = R$

(3)  $Y = \{-1; +1\}$

(4)  $Y = R^m$

(5)  $Y = \{1, 2, 3, 4\}$

---

Упражнение 8:

---

Номер 1

Какой тип экспериментального исследования имеет цель - понимание, на что влияют параметры метода обучения?

Ответ:

(1) исследование задач ранжирования

(2) исследование задач классификации

(3) исследование на модельных данных

---

Номер 2

Какой тип экспериментального исследования имеет цель - либо решение конкретной прикладной задачи, либо выявление «слабых мест»?

Ответ:

- (1) исследование задач ранжирования
  - (2) исследование на реальных данных
  - (3) исследование на модельных данных
- 

Номер 3

Что, из ниже перечисленного, не относится к типу экспериментального исследования?

Ответ:

- (1) исследование задач ранжирования
- (2) исследование на реальных данных
- (3) исследование на модельных данных

**Критерии оценки:**

- оценка «отлично» выставляется студенту, если верно и правильно выполнено 90%-100% заданий;
- оценка «хорошо» выставляется студенту, если верно и правильно выполнено 70%-80% заданий;
- оценка «удовлетворительно» выставляется студенту, если верно и правильно решено 50%-60% заданий, возможны некоторые исправления при решении;
- оценка «неудовлетворительно» выставляется студенту, если верно выполнено менее 50% заданий;

**Темы эссе (рефератов, докладов, сообщений)**

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.

### **Реферат оценивается следующим образом:**

- соответствие содержания теме- 4 балла;
- глубина проработки материала, 3 балла;
- грамотность и полнота использования источников, 1 балл;

- соответствие оформления реферата требованиям, 2 балла;
- доклад, 5 баллов;
- умение вести дискуссию и ответы на вопросы, 5 баллов.

Максимальное количество баллов: 20.

**Критерии оценки:**

- оценка «отлично» выставляется студенту, если набрал 19-20 баллов;
- оценка «хорошо» выставляется студенту, если набрал 15-18 баллов;
- оценка «удовлетворительно» выставляется студенту, если набрал 10-14 баллов;
- оценка «неудовлетворительно» выставляется студенту, если набрал менее 10 баллов;

**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?

**Критерии оценки:**

- оценка «отлично» выставляется студенту, если изложение полученных знаний в устной форме полное, в системе, в соответствии с требованиями учебной программы; допускаются единичные несущественные ошибки, самостоятельно исправляемые учащимися;
- оценка «хорошо» выставляется студенту, если изложение полученных знаний в устной форме полное, в системе, в соответствии с требованиями учебной программы; допускаются, отдельные несущественные ошибки, исправляемые учащимися после указания преподавателя на них;
- оценка «удовлетворительно» выставляется студенту, если изложение полученных знаний неполное, однако это не препятствует усвоению последующего программного материала; допускаются отдельные существенные ошибки, исправляемые с помощью преподавателя;
- оценка «неудовлетворительно» выставляется студенту, если изложение учебного материала неполное, бессистемное, что препятствует усвоению последующей учебной информации; существенные ошибки, не исправляемые даже с помощью преподавателя;

