

Документ подписан простой электронной подписью
Информация о владельце:
ФИО: Маланичева Наталья Николаевна
Должность: директор филиала
Дата подписания: 17.06.2026 18:10:57
Уникальный программный ключ:
94732c3d953a82d495dcc3155d5c573883fedd18

Приложение
к рабочей программе дисциплины

ОЦЕНОЧНЫЕ МАТЕРИАЛЫ ДЛЯ ПРОМЕЖУТОЧНОЙ АТТЕСТАЦИИ ПО ДИСЦИПЛИНЕ (МОДУЛЮ)

СИСТЕМЫ ИСКУССТВЕННОГО ИНТЕЛЛЕКТА

(наименование дисциплины(модуля))

Направление подготовки / специальность

09.03.03 Прикладная информатика

(код и наименование)

Направленность (профиль)/специализация

правление цифровой инфраструктурой организации

(наименование)

Содержание

1. Пояснительная записка.
2. Типовые контрольные задания или иные материалы для оценки знаний, умений, навыков и (или) опыта деятельности, характеризующих уровень сформированности компетенций.
3. Методические материалы, определяющие процедуру и критерии оценивания сформированности компетенций при проведении промежуточной аттестации.

1. Пояснительная записка

Цель промежуточной аттестации – оценивание промежуточных и окончательных результатов обучения по дисциплине, обеспечивающих достижение планируемых результатов освоения образовательной программы.

Формы промежуточной аттестации: Зачёт, 5 семестр

Перечень компетенций, формируемых в процессе освоения дисциплины

Код и наименование компетенции	Код индикатора достижения компетенции
ОПК-6: Способен анализировать и разрабатывать организационно-технические и экономические процессы с применением методов системного анализа и математического моделирования;	ОПК-6.1: Применяет методы математического моделирования для анализа информационных потоков, расчета экономической эффективности и надежности информационных систем и технологий

Результаты обучения по дисциплине, соотнесенные с планируемыми результатами освоения образовательной программы

Код и наименование индикатора достижения компетенции	Результаты обучения по дисциплине	Оценочные материалы
ОПК-6.1: Применяет методы математического моделирования для анализа информационных потоков, расчета экономической эффективности и надежности информационных систем и технологий	Обучающийся знает : основные понятия искусственного интеллекта: машинное обучение, глубокое обучение, обучение с учителем и без учителя; классификацию задач машинного обучения; метрики качества модели; признаки переобученности модели.	Вопросы (№1 - №20)
	Обучающийся умеет : настраивать вес нейронна; выбирать тип классификатора в зависимости от поставленной задачи; выполнять многоклассовую классификацию методами библиотеки sklearn;	Задания (№20 - №26)
	Обучающийся владеет : работы с генеративными нейронными моделями; написания нейронных сетей; обучения модели.	Задания (№27 - №30)

Промежуточная аттестация (зачет) проводится в одной из следующих форм:

- 1) собеседование;
- 2) выполнение заданий в ЭИОС университета.

2. Типовые¹ контрольные задания или иные материалы для оценки знаний, умений, навыков и (или) опыта деятельности, характеризующих уровень сформированности компетенций

2.1. Типовые вопросы (тестовые задания) для оценки знаниевого образовательного результата

Проверяемый образовательный результат:

¹ Приводятся типовые вопросы и задания. Оценочные средства, предназначенные для проведения аттестационного мероприятия, хранятся на кафедре в достаточном для проведения оценочных процедур количестве вариантов. Оценочные средства подлежат актуализации с учетом развития науки, образования, культуры, экономики, техники, технологий и социальной сферы. Ответственность за нераспространение содержания оценочных средств среди обучающихся университета несут заведующий кафедрой и преподаватель – разработчик оценочных средств.

Код и наименование индикатора достижения компетенции	Образовательный результат
<p>ОПК-6.1: Применяет методы математического моделирования для анализа информационных потоков, расчета экономической эффективности и надежности информационных систем и технологий</p>	<p>Обучающийся знает: основные понятия искусственного интеллекта: машинное обучение, глубокое обучение, обучение с учителем и без учителя; классификацию задач машинного обучения; метрики качества модели; признаки переобученности модели.</p>
<p>Задание 1 Машинное обучение —</p> <ol style="list-style-type: none"> специализированное программное решение (или набор решений), которое включает в себя все инструменты для извлечения закономерностей из сырых данных эта группировка объектов (Наблюдений, событий) на основе данных, описывающих свойства объектов набор данных, каждая запись которого представляет собой учебный пример, содержащий заданный входной набор данных, и соответствующий ему правильный выходной результат подразделение искусственного интеллекта изучающий методы построения алгоритмов, способных обучаться на данных <p>Задание 2 Среди предложенных задач машинного обучения укажите задачи регрессии</p> <ol style="list-style-type: none"> Поиск негативных отзывов на фильм на сайте кинокомпании Алгоритм фильтрации спама Предсказание срока окупаемости проекта Предсказание рыночной стоимости квартиры Поиск мошеннических транзакций <p>Задание 3 К библиотекам анализа данных в Python относятся ...</p> <ol style="list-style-type: none"> Tkinter Pandas NumPy Matplotlib <p>Задание 4 Модель показывает на тренировочной выборке точность 0,95, а на тестовой 0,8. О чём это может свидетельствовать?</p> <ol style="list-style-type: none"> Модель переобучена Модель недообучена Модель близка к идеальной Таких параметров быть не может <p>Задание 5 Отметьте верные утверждения об алгоритме случайного леса - Random Forest</p> <ol style="list-style-type: none"> Итоговым предсказанием модели является предсказание случайного дерева Параметры для каждого дерева (глубина, минимальное число образцов в листе и т.д.) выбираются случайно Каждое дерево в лесу получает случайный поднабор данных Число деревьев в лесу выбирается случайным образом Предсказание модели - усреднённые предсказания деревьев <p>Задание 6 Какие из предложенных задач относятся к задачам обучения без учителя?</p> <ol style="list-style-type: none"> Задача классификация Задача регрессии Задача кластеризации Задача поиска аномалий <p>Задание 7 Какие из предложенных задач относятся к задачам обучения с учителем?</p> <ol style="list-style-type: none"> Прогнозирование нагрузки на сервер Обнаружение вредоносной активности в сети Кластеризация пользователей по поведению Классификация типов запросов в службу поддержки: технические проблемы, вопросы о продукте, запросы на возврат <p>Задание 8</p>	

Отметьте верные утверждения о влиянии параметров решающего дерева на переобучение

- a) Чем меньше значение `min_samples_split`, тем меньше тенденция к переобучению
- b) Чем меньше значение `min_samples_leaf`, тем меньше тенденция к переобучению
- c) Чем меньше глубина дерева, тем меньше тенденция к переобучению
- d) Глубина дерева никак не влияет на его переобученность
- e) Чем меньше значение параметра `max_leaf_nodes`, тем меньше тенденция к переобучению

Задание 9

Какой классификатор необходимо использовать для предсказания размера одобренного кредита по заданным параметрам?

- a) `DecisionTreeRegressor`
- b) `DecisionTreeClassifier`
- c) Может быть использован и `DecisionTreeClassifier`, и `DecisionTreeRegressor`

Задание 10

Отметьте верные утверждения о деревьях решений.

- a) чем меньше свойство `gini`, тем однороднее примеры в листе
- b) свойство `gini` определяется только для листьев, но не для узлов
- c) свойство `samples` указывает на количество примеров в узле
- d) параметр `gini`, во всех листьях должен иметь одинаковые значения

Задание 11

Отметьте верные утверждения о случайном лесе

- a) чем больше деревьев в лесу, тем лучше качество предсказания
- b) время настройки и работы случайного леса увеличивается пропорционально количеству деревьев в лесу.
- c) случайный лес применим для решения задач регрессии
- d) случайный лес применим для решения задач классификации

Задание 12

Отметьте верные утверждения

- a) `RandomizedSearchCV` находит лучшую комбинацию параметров для дерева решений
- b) `RandomizedSearchCV` работает быстрее, чем `GridSearchCV`
- c) `GridSearchCV` находит лучшую комбинацию параметров для дерева, из тех значений параметров, что были переданы
- d) `RandomizedSearchCV` дает более точное предсказание, чем `GridSearchCV`

Задание 13

Выберите из списка задачи классификации:

- a) разделить по фотографии животных на кошек и собак
- b) предсказать стоимость квартиры по заданным параметрам
- c) разделить грибы на съедобные и ядовитые
- d) сгруппировать тексты по их эмоциональной окраске

Задание 14

Отметьте верные утверждения

- a) В качестве переменных для обучения дерева могут быть использованы как количественные, так и категориальные признаки
- b) Деревья решений могут решать задачу классификации с произвольным числом классов
- c) Чем меньше значение `min_samples_leaf` тем точнее будут предсказания на тренировочной выборке
- d) Чем меньше значение `min_samples_leaf` тем точнее будут предсказания на тестовой выборке

Задание 15

Обучающая выборка (`X_text`, `y_test`) это –

- a) Выборка, по которой настраиваются оптимальные параметры дерева
- b) Выборка, по которой оценивается качество полученного дерева решений
- c) Выборка, по которой осуществляется выбор наилучшей модели из множества моделей
- d) Множество целевых значений для данного набора данных

Задание 16

При обучении некоторой модели на тренировочной выборке и оценке её качества на тестовой выборке, получена большая разница между значениями метрик на тренировочной и тестовой выборках. О чем это может говорить?

- a) Модель переобучена
- b) Распределение данных в тестовой выборке сильно отличается от распределения в тренировочной
- c) Модель недообучена
- d) Модель идеально настроена

Задание 17

`Data` – `pandas.DataFrame`, размером 20 на 20. Какие из предложенных комбинаций не вызовут ошибку?

- a) `Data.iloc[[1,4,5],0:3]`
- b) `Data.iloc[[0,15], [1,5,-1]]`
- c) `Data.iloc[[1,4:15],0:3]`
- d) `Data[1:5,[1,6]]`

Задание 18

Какие строки позволяют отобразить 5 первых строк датафрейма data (индексы последовательность чисел от 0 с шагом 1)

- a) `data.iloc[:5]`
- b) `data.head(5)`
- c) `data.loc[:5]`
- d) `data.loc[:4]`
- e) `data.tail(5)`

Задание 19

В каких случаях может быть использована ступенчатая функция активации?

- a) Определить к съедобным или несъедобным относится гриб?
- b) Определить к какому из трех классов (setosa, versicolor, virginica) относится ирис?
- c) Разделить тексты на нейтральные, негативные и положительные.
- d) Предсказать размер заработной платы специалиста по определенным параметрам.
- e) Разделить изображения на содержащие и не содержащие открытый огонь.

Задание 20

Какое значение может иметь взвешенная сумма входов нейрона (до использования активационной функции)

- a) `[-1,1]`
- b) `[0,1]`
- c) `(-1,1)`
- d) `(-∞,+∞)`

2.2. Типовые задания для оценки навыкового образовательного результата

Проверяемый образовательный результат:

Код и наименование индикатора достижения компетенции	Образовательный результат
ОПК-6.1: Применяет методы математического моделирования для анализа информационных потоков, расчета экономической эффективности и надежности информационных систем и технологий	<p>Обучающийся умеет:</p> <ul style="list-style-type: none"> настраивать вес нейронна; выбирать тип классификатора в зависимости от поставленной задачи; выполнять многоклассовую классификацию методами библиотеки sklearn;

Задание 21

Необходимо используя исторические данные о нагрузке, время суток и другие факторы, предсказывать, сколько ресурсов (ЦП, память) потребуется в будущем. Какие методов из изученных нами можно использовать для построения модели?

- a) `DecisionTreeClassifier`
- b) `DecisionTreeRegressor`
- c) `RandomForestClassifier`
- d) `RandomForestRegressor`
- e) Нейронные сети

Задание 22

Что такое алгоритм коррекции ошибки. Расскажите, как он работает?

Ответ: Основная идея метода заключается в том, чтобы корректировать веса нейронов в случае возникновения ошибки предсказания. Основные шаги работы метода: 1. Инициализация весов. 2. Поддача входных данных. 3. Вычисление выхода. 4. Оценка ошибки. 5. Коррекция весов: Коррекция весов производится по следующему правилу: • Для каждого веса w_i выполняется обновление веса $w_i = w_i + \Delta w_i$, где $\Delta w_i = \eta (d - y) x_i$, где η — скорость обучения (параметр, который контролирует размер шага обновления весов), d — желаемый выход (истинная метка), y — фактический выход, x_i — входное значение. 6. Шаги 2-5 повторяются для всех обучающих примеров и продолжаются до тех пор, пока ошибка не станет достаточно малой.

Задание 23

Как выбрать между `DecisionTreeClassifier` и `RandomForestClassifier` для задачи классификации?

Ответ: Выбор между DecisionTreeClassifier и RandomForestClassifier зависит от сложности задачи и объема данных. DecisionTreeClassifier может быть хорошим выбором для простых задач с небольшим объемом данных, но он подвержен переобучению. RandomForestClassifier, который состоит из множества деревьев решений, более устойчив к переобучению и обычно показывает лучшие результаты на более сложных задачах с большим количеством данных.

Задание 24.

Модель классифицирует обращения пользователей по категориям (технические проблемы, вопросы о продукте, запросы на возврат и т.д.) для более эффективного распределения ресурсов. С помощью каких метрик вы можете оценить производительность модель? Приведите не менее двух примеров.

Ответ: Может быть использована точность (accuracy) — доля правильных предсказаний, матрица ошибок (confusion matrix) — показывает, сколько объектов каждого класса было правильно или неправильно классифицировано. F1-score — гармоническое среднее точности и полноты.

Задание 25.

Загрузите встроенный набор iris.

Изучите остальные атрибуты классификатора. Создайте модель DecisionTreeClassifier с максимальной глубиной равной 5 уровням. Обучите полученную модель. Визуализируйте дерево. Выполните предсказание. Посчитайте точность (score) для дерева.

Задание 26.

Загрузите встроенный набор digs.

Изучите остальные атрибуты классификатора. Создайте модель RandomForestClassifier с 15 деревьями и максимальной глубиной равной 5 уровням для данных digits_load().

Обучите полученную модель. Выполните предсказание. Посчитайте точность (score) для леса.

Укажите три самых важных параметра для деревьев решений в созданном лесу, используя, например, атрибут feature_importances_.

ОПК-6.1: Применяет методы математического моделирования для анализа информационных потоков, расчета экономической эффективности и надежности информационных систем и технологий

Обучающийся владеет: работы с генеративными нейронными моделями; написания нейронных сетей; обучения модели.

Задание 27.

Используя сервис для создания презентаций с использованием искусственного интеллекта, например, Gamma, создайте презентацию на тему «Проблемы переобучения моделей» (8 слайдов). Оцените сгенерированные ИИ факты. Проведите фактчекинг.

Задание 28.

Используя сервис, генерации изображений по текстовым запросам, например, Kandinsky, создайте три изображения на тему «Дерево решений». Оцените сгенерированные изображения. Перечислите проблемы, с которыми вы столкнулись.

Задание 29.

Импортируйте набор данных Fashion MNIST (данные библиотеки keras), содержащий 70 000 изображений элементов одежды в градациях серого, в разрешении 28x28 пикселей.и прочтите данные.

Разделите набор на тренировочный и тестовый в пропорции 85/15.

Визуализируйте первые десять объектов из тренировочного набора.

Постройте нейронную сеть, состоящую из пяти слоев. Добейтесь точности 93 и выше.

Задание 30.

Импортируйте набор данных digs (данные библиотеки sklearn), содержащий изображения рукописных цифр, в разрешении 8x8 пикселей.

Разделите набор на тренировочный и тестовый в пропорции 70/30.

Визуализируйте первые десять объектов из тренировочного набора.

Постройте нейронную сеть, состоящую из трех и более слоев. Оцените точность полученной модели.

2.3. Перечень вопросов для подготовки обучающихся к промежуточной аттестации

1. Искусственный интеллект. Основные понятия ИИ.
2. Машинное обучение.
3. Глубокое обучение.
4. Обучение с учителем и без учителя.
5. Основные понятия анализа данных. Данные, модель, обработка данных.
6. Методологические принципы анализа данных.
7. Цели, этапы, методы и техники анализа данных.
8. Фильтрация группировка и агрегация данных.

9. Визуализация данных.
10. Визуализация данных в Python.
11. Визуализация в Pandas.
12. Библиотеки Seaborn и Matplotlib
13. Решающие деревья: основные понятия.
14. Задача классификации.
15. Деревья решений. Основные параметры дерева.
16. Дерево решений в задаче регрессии.
17. Метод ближайших соседей.
18. Концепция случайного леса.
19. Случайная выборка тренировочных образцов.
20. Усреднение прогнозов.
21. Проблема переобучения.
22. Типы ошибок: true negative, false positive.
23. Метрики качества модели: Precision, Recall, F1 score.
24. Тестирование ROC AUC.
25. Нейронные сети.
26. Искусственные нейроны.
27. Функции активации нейрона.
28. Перцептрон.
29. Обучение нейрона.
30. Градиентный спуск.
31. Дробление шага при градиентном спуске.
32. Стохастический градиентный спуск.
33. Метод наискорейшего спуска.
34. Нейронная сеть.
35. Однослойная модель.
36. Сверточные нейронные сети.
37. Свёрточный слой, слой подвыборки, полносвязный слой.
38. Целевая функция.
39. Задачи распознавания образов.
40. Классификация объектов.

3. Методические материалы, определяющие процедуру и критерии оценивания сформированности компетенций при проведении промежуточной аттестации

Критерии формирования оценок по ответам на вопросы, выполнению тестовых заданий

- оценка **«отлично»** выставляется обучающемуся, если количество правильных ответов на вопросы составляет 100 – 90% от общего объёма заданных вопросов;
- оценка **«хорошо»** выставляется обучающемуся, если количество правильных ответов на вопросы – 89 – 76% от общего объёма заданных вопросов;
- оценка **«удовлетворительно»** выставляется обучающемуся, если количество правильных ответов на тестовые вопросы – 75–60 % от общего объёма заданных вопросов;
- оценка **«неудовлетворительно»** выставляется обучающемуся, если количество правильных ответов – менее 60% от общего объёма заданных вопросов.

Критерии формирования оценок по результатам выполнения заданий

«Отлично» – ставится за работу, выполненную полностью без ошибок и недочетов.

«Хорошо» – ставится за работу, выполненную полностью, но при наличии в ней не более одной негрубой ошибки и одного недочета, не более трех недочетов.

«Удовлетворительно» – ставится за работу, если обучающийся правильно выполнил не менее 2/3 всей работы или допустил не более одной грубой ошибки и двух недочетов, не более одной грубой и одной негрубой ошибки, не более трех негрубых ошибок, одной негрубой ошибки и двух недочетов.

«Неудовлетворительно» – ставится за работу, если число ошибок и недочетов превысило норму для оценки «удовлетворительно» или правильно выполнено менее 2/3 всей работы.

Виды ошибок:

- *грубые ошибки: незнание основных понятий, правил, норм; незнание приемов решения задач; ошибки, показывающие неправильное понимание условия предложенного задания.*
- *негрубые ошибки: неточности формулировок, определений; нерациональный выбор хода решения.*
- *недочеты: нерациональные приемы выполнения задания; отдельные погрешности в формулировке*

выводов; небрежное выполнение задания.

Критерии формирования оценок по зачету

«Зачтено» – студент демонстрирует знание основных разделов программы изучаемого курса: его базовых понятий и фундаментальных проблем; приобрел необходимые умения и навыки, освоил вопросы практического применения полученных знаний, не допустил фактических ошибок при ответе, достаточно последовательно и логично излагает теоретический материал, допуская лишь незначительные нарушения последовательности изложения и некоторые неточности.

«Незачтено» – выставляется в том случае, когда студент демонстрирует фрагментарные знания основных разделов программы изучаемого курса: его базовых понятий и фундаментальных проблем. У экзаменуемого слабо выражена способность к самостоятельному аналитическому мышлению, имеются затруднения в изложении материала, отсутствуют необходимые умения и навыки, допущены грубые ошибки и незнание терминологии, отказ отвечать на дополнительные вопросы, знание которых необходимо для получения положительной оценки.