альный про 3a0120d89	я: Федеральное государственное автономное образовательное учреждение от примучения «Российский университет дружбы народов имени Патриса Пумумбы»
	·
	Высшая школа управления
	ОЦЕНОЧНЫЕ МАТЕРИАЛЫ И БАЛЛЬНО-РЕЙТИНГОВАЯ СИСТЕМА
	ОЦЕНИВАНИЯ УРОВНЯ СФОРМИРОВАННОСТИ КОМПЕТЕНЦИЙ ПО ДИСЦИПЛИНЕ
	Наука о данных для бизнеса
	(наименование дисциплины/модуля)
	очные материалы рекомендованы МССН для направления подготовки/
специ	альности:
	38.04.05 Бизнес-информатика
	(vol. v. vol. vol. vol. vol. vol. vol. vo
	(код и наименование направления подготовки/специальности)
Освое	ние дисциплины ведется в рамках реализации основной профессиональ
	вательной программы высшего образования (ОП ВО):
	E
•	E-commerce-электронная коммерция
•	
	(наименование (профиль/специализация) ОП ВО)

Документ подписан простой электронной подписью

Москва

(учебный год)

1. БАЛЛЬНО-РЕЙТИНГОВАЯ СИСТЕМА ОЦЕНИВАНИЯ УРОВНЯ СФОРМИРОВАННОСТИ КОМПЕТЕНЦИЙ ПО ДИСЦИПЛИНЕ

Оценивание уровня сформированности компетенций по итогам изучения дисциплины «**Наука о данных для бизнеса**» осуществляется в соответствии с действующей в РУДН Балльно-рейтинговой системой (БРС).

Таблица 1.1. Балльно-рейтинговая система оценивания уровня сформированности компетенций по дисциплине/практике

ии		ФОСы (формы контроля уровня освоения ООП)									Балл ы темы
мпетенц	и петенці		Аудиторная работа				Самостоятельная работа		Промежуто чная аттестация		
Код контролируемой компетенции или ее части	Контролируемая тема дисциплины	Устный/ письменный	Тест	Коллоквиум	Контрольная работа	Коммуникация	Доклад	Реферат	Защита курсового проекта/ работы	Экзамен/ зачет	
УК-1 УК-2 ОПК-1 ОПК -3	Понятие и сущность науки о данных (Data Science). Жизненный цикл проекта по анализу данных: CRISP-DM, KDD, SEMMA методологии.	2				2					4

	T				T	1	
	Роль Data Science						
	в цифровой						
	трансформации						
	бизнеса.						
	Специфика						
	данных в						
	электронной						
	коммерции: веб-						
	аналитика,						
	клиентские						
	данные, товарные						
	каталоги.						
УК-1	Большие данные						
УК-2	(Big Data) в е-						
ОПК-1	commerce:						
ОПК -3	концепция 5V						
	(Volume, Velocity,						
	Variety, Veracity,						
	Value). Источники						
	данных в						
	электронной						
	коммерции: логи						
	веб-серверов,	2	5				7
	транзакционные	<u> </u>	3				/
	данные,						
	социальные сети,						
	мобильные						
	приложения.						
	Инфраструктура						
	для работы с						
	большими						
	данными: Hadoop,						
	Spark, NoSQL						
	базы данных.						

XIIC 1										
УК-1	Основы									
УК-2	машинного									
ОПК-1	обучения в									
ОПК -3	бизнес-контексте.									
	Типы задач									
	машинного									
	обучения:									
	обучение с									
	учителем, без									
	учителя, с									
	подкреплением.									
	Метрики качества	2			5				15	22
	моделей									
	машинного									
	обучения.									
	Валидация									
	моделей: кросс-									
	валидация,									
	разделение на									
	train/validation/test									
	выборки. Борьба с									
	переобучением и									
	недообучением.									
УК-1	Алгоритмы									
УК-2	классификации									
ОПК-1	для e-commerce:									
ОПК -3	логистическая									
	регрессия,									
	деревья решений,	2	_			2	_			1.4
	случайный лес,	2	5			2	5			14
	SVM, наивный									
	байесовский									
	классификатор.									
	Практические									
	применения:									
L	1		I	1	1		l	1	1	

		1	I	1	1	T	1	
	классификация							
	клиентов,							
	определение							
	категорий							
	товаров, fraud							
	detection. Оценка							
	качества							
	классификации:							
	accuracy,							
	precision, recall,							
	F1-score, AUC-							
	ROC.							
УК-1	Рекомендательны							
УК-2	е системы в е-							
ОПК-1	commerce.							
ОПК -3	Коллаборативная							
	фильтрация: user-							
	based и item-based							
	подходы.							
	Контентная							
	фильтрация и							
	гибридные							
	рекомендательны							
	е системы.	2			2	5		9
	Матричная							
	факторизация и							
	алгоритмы							
	глубокого							
	обучения для							
	рекомендаций.							
	Evaluation							
	метрики для							
	рекомендательны							
	х систем: МАЕ,							
	RMSE,							

	Precision@K, Recall@K.										
УК-1 УК-2 ОПК-1 ОПК -3	Веб-аналитика и анализ поведения пользователей. Воронки конверсии и анализ пользовательских путей. А/В тестирование и экспериментальн ый дизайн в есоттесе. Статистическая значимость результатов экспериментов. Многовариантное тестирование и байесовские методы в А/В тестах.		4		5		5				14
УК-1 УК-2 ОПК-1 ОПК -3	Экзамен									30	30
Итого		10	9	5	10	6	10	5	15	30	100

2. ОЦЕНОЧНЫЕ МАТЕРИАЛЫ ДЛЯ ПРОВЕДЕНИЯ ТЕКУЩЕГО КОНТРОЛЯ УСПЕВАЕМОСТИ И САМОСТОЯТЕЛЬНОЙ РАБОТЫ СТУДЕНТОВ ПО ДИСЦИПЛИНЕ

Соответствие систем оценок (используемых ранее оценок итоговой академической успеваемости, оценок ECTS и балльно-рейтинговой системы оценок текущей успеваемости)

Оценка	Неудовлетворит.		Удовлетворительно	Хорошо		Отлично	
Оценка ECTS	F(2)	FX (2+)	E(3)	D(3+)	C (4)	B (5)	A (5+)
Максимальная сумма баллов							
100	менее 31	31-50	51-60	61-68	69-85	86-94	95-100

Описание оценок ECTS:

А ("Отлично") -теоретическое содержание курса освоено полностью, без пробелов, необходимые практические навыкиработы с освоенным материалом сформированы, всепредусмотренные программой обучения учебные задания выполнены, качество их выполнения оценено числом баллов, близким к максимальному.

В ("Очень хорошо") - теоретическое содержание курса освоено полностью, без пробелов, необходимые практические навыки работы с освоеннымматериалом в основном формированы, все предусмотренные программой обучения учебныезадания выполнены, качество выполнения большинства из них оценено числом баллов, близким к максимальному.

С ("Хорошо") - теоретическое содержание курса освоено полностью, без пробелов некоторые практические навыки работы с освоенным материалом сформированы недостаточно, все предусмотренные программой обучения учебные задания выполнены, качество выполнения ни одного из них не оценено минимальным числом 5аллов, некоторые виды заданий выполнены с ошибками.

D ("Удовлетворительно") - теоретическое содержание курса освоено частично, но пробелы не носят существенного характера, необходимые практические навыки заботы с освоенным материалом в основном сформированы, большинство предусмотренных программой обучения учебных заданий выполнено, некоторые из выполненных заданий, возможно, содержат ошибки.

Е ("Посредственно") - теоретическое содержание курса освоено частично, некоторые практические навыки работы не сформированы, многие предусмотренные программой обучения учебные задания не выполнены, либо качество выполнения некоторых из них оценено числом баллов, близким к минимальному.

FX ("Условно неудовлетворительно") - теоретическое содержание курса освоено частично, необходимые практические навыки работы не сформированы, большинство предусмотренных программой обучения учебных заданий не выполнено либо качество их выполнения оценено числом баллов, близким к минимальному; при дополнительной самостоятельной работе над материалом курса возможно повышение качества выполнения учебных заданий

F ("Безусловно неудовлетворительно") - теоретическое содержание курса не освоено, необходимые практические навыки работы не сформированы, все выполненные

учебные задания содержат грубые ошибки, дополнительная самостоятельная работа над материалом курса не приведет к какому-либо значимому повышению качества выполнения учебных заданий.

Реализация курса предусматривает интерактивные лекции, практические занятия (семинары) с использованием мультимедийного оборудования и интерактивного учебника, подготовку самостоятельных творческих работ и их последующие презентации, тестирование, проведение групповых дискуссий по тематике курса, современные технологии контроля знаний.

Темы рефератов.

- 1. Роль продуктовой аналитики и А/В-тестирования в росте юнит-экономики цифровых сервисов.
- 2. Качественные и количественные методы при формулировке гипотез в data-driven продакт-менеджменте.
- 3. Архитектура данных для бизнеса: дата-март vs. озеро данных и их влияние на скорость принятия решений.
- 4. Причинно-следственный вывод в бизнесе: разница-in-разницах, инструментальные переменные, матчинги.
- 5. Интерпретируемость моделей (SHAP, LIME) и доверие бизнеса к ML-решениям.
- 6. Персонализация предложений: рекомендательные системы в е-commerce и маркетплейсах.
- 7. Прогнозирование спроса: классические временные ряды vs. градиентный бустинг vs. нейросети.
- 8. Кредитный скоринг: баланс точности, интерпретируемости и регуляторных требований.
- 9. Антифрод в финтехе и e-commerce: поведенческие признаки, графовые методы, real-time scoring.
- 10. Маркетинговая атрибуция: last-click, data-driven, MMM и их сопоставление.
- 11. Ценообразование на основе данных: эластичность спроса и динамическое ценообразование.
- 12. Customer Lifetime Value (CLV): методы оценки и применение в сегментации/ретеншоне.
- 13. Управление оттоком (churn): раннее предупреждение, триггерные коммуникации, uplift-моделирование.
- 14. AIOps и MLOps: мониторинг, drift, retraining и экономический эффект устойчивых пайплайнов.
- 15. Генеративный ИИ для бизнеса: сценарии применения, риски галлюцинаций, оценка ROI.
- 16. Data Governance и качество данных: метрики, SLA и влияние на метрики бизнеса.
- 17. Этические и правовые аспекты работы с данными: bias, fairness, приватность, согласия.
- 18. Графовые базы и анализ сетей: кейсы в логистике, телекомах и маркетинге влияния.
- 19. Causal ML для оптимизации маркетинговых кампаний и персонализированных возлействий.
- 20. Экономика экспериментов: дизайн, статвласть, минимально детектируемый эффект и риски бизнеса.

Критерии оценки

Реферат — самостоятельная работа студента, представляющая собой краткое изложение полученных результатов теоретического анализа определенной учебно-исследовательской темы, где автор раскрывает суть исследуемой проблемы, приводит различные точки зрения, а также собственные взгляды на нее. При оценке реферата необходимо учитывать следующие положения:

- 1. В тексте должно быть продемонстрировано владение предметом исследования, его понятийным аппаратом, терминологией, понимание современных тенденций и проблем в исследовании предмета.
- 2. Текст должен быть завершенным и четко структурированным, посвященным строго заданной проблематике.
- 3. Текст должен заканчиваться обоснованными выводами, полученными на основе анализа фактов и решающими поставленную в начале работы задачу.
- 4. Грамотность и логика изложения, терминология и лексика должны соответствовать заданной тематике и поставленной автором задаче.
- 5. Наличие правильно оформленных иллюстраций, ссылок на источники литературы.
 - 6. Объем не более 10 страниц А4 машинописного текста.

Оценивание: максимум 5 баллов, где 3 балла — содержание работы, стиль, правильность выводов, 1 балла — оформление согласно требованиям, 1 балла — защита, включающая презентацию.

Тесты

- 1. Что является первым шагом в data-driven решении бизнес-задачи?
 - А) Выбор модели
 - В) Сбор как можно больше данных
 - С) Формулировка бизнес-гипотезы и целевой метрики
 - D) Тюнинг гиперпараметров

Правильный ответ: С

- 2. Какая метрика корректна для несбалансированной бинарной классификации с редким положительным классом?
 - A) Accuracy
 - B) Precision@k
 - C) MSE
 - D) MAE

Правильный ответ: В

- 3. Что лучше всего использовать для оценки влияния изменения цены на спрос при наличии панельных данных по магазинам и времени?
 - A) K-Means
 - B) Difference-in-Differences
 - C) PCA
 - D) DBSCAN

Правильный ответ: В

- 4. Какой риск чаще всего связан с одновременным запуском множества
 - А/В-экспериментов без коррекции?
 - А) Переобучение
 - В) Мультиколлинеарность
 - С) Инфляция ошибки первого рода (мульти-тестинг)

- D) Недостаток памяти
- Правильный ответ: С
- 5. Какая практика относится к MLOps?
 - А) Линейная регрессия
 - В) Мониторинг data/model drift в продакшене
 - C) t-SNE визуализация
 - D) Oversampling
 - Правильный ответ: В
- 6. Что характеризует uplift-моделирование?
 - А) Прогноз абсолютной вероятности отклика
 - В) Оценка причинного эффекта коммуникации на индивида
 - С) Снижение дисперсии оценок
 - D) Борьба с мультиколлинеарностью

Правильный ответ: В

- 7. Какая метрика уместна для регрессии выручки?
 - A) ROC-AUC
 - B) MAP@K
 - C) MAPE/SMAPE
 - D) F1

Правильный ответ: С

- 8. Что такое data leakage?
 - А) Утечка данных в интернет
 - В) Использование признаков из будущего/валидации в обучении
 - С) Недостаток данных
 - D) Шум в данных

Правильный ответ: В

- 9. Какой метод уменьшает размерность, сохраняя максимум дисперсии?
 - A) PCA
 - B) KNN
 - C) Naive Bayes
 - D) XGBoost

Правильный ответ: А

- 10. При оценке CLV, что критично для корректности?
 - А) Максимальная точность моментного прогноза чеков
 - В) Учет оттока/удержания и дисконтирование будущих потоков
 - С) Использование только средних значений
 - D) Игнорирование сезонности

Правильный ответ: В

- 11. Что отличает рекомендательные системы на коллаборативной фильтрации?
 - А) Используют только контент атрибутов
 - В) Используют поведенческие матрицы пользователь-товар
 - С) Не масштабируются
 - D) Применимы только для текста

Правильный ответ: В

- 12. Какая практика снижает риск p-hacking?
 - А) Пост-hос выбор метрик
 - В) Предрегистрация гипотез и планов анализа
 - С) Увеличение числа метрик
 - D) Многократный подгон порогов

Правильный ответ: В

- 13. Что такое fairness в моделях?
 - А) Максимум точности на тесте

- В) Отсутствие корреляции признаков
- С) Справедливость прогнозов между группами по защищенным признакам
- D) Минимизация времени инференса

Правильный ответ: С

- 14. Какая валидация корректна для временных рядов?
 - A) Случайный k-fold
 - B) Leave-one-out
 - C) Rolling/expanding window
 - D) Bootstrap по наблюдениям

Правильный ответ: С

- 15. В маркетинговой атрибуции data-driven подход означает:
 - А) Назначение 100% конверсии последнему клику
 - В) Равномерное распределение по каналам
 - С) Оценку вкладов каналов на основе данных и моделей переходов
 - D) Игнорирование показываемости

Правильный ответ: С

- 16. Для борьбы с мультиколлинеарностью в регрессии подходит:
 - А) L1/L2-регуляризация
 - В) Увеличение learning rate
 - C) SMOTE
 - D) One-hot encoding

Правильный ответ: А

- 17. Что лучше описывает понятие data governance?
 - А) Набор визуализаций
 - В) Управление доступами, качеством, каталогом и политиками работы с данными
 - С) Ускорение вычислений
 - D) Снижение стоимости облака

Правильный ответ: В

- 18. Какой показатель чаще всего является целевым в управлении оттоком подписочного сервиса?
 - A) NPS только
 - В) Конверсия в установку приложения
 - С) Доля оттока (churn rate) и удержание (retention)
 - D) Время отклика сервера

Правильный ответ: С

- 19. Что означает «контрафактическая оценка» эффекта?
 - А) Оценка точности на тесте
 - В) Оценка результата в альтернативном сценарии «а что если»
 - С) Подгон гиперпараметров
 - D) Оценка рисков безопасности

Правильный ответ: В

- 20. Что критично для валидности А/В-теста?
 - А) Малая выборка
 - В) Случайная рандомизация и контроль внешних факторов
 - С) Подбор пользователей вручную
 - D) Анализ только победивших экспериментов

Правильный ответ: В

Критерии оценки: 1 балл за каждый вопрос теста

3. ОЦЕНОЧНЫЕ МАТЕРИАЛЫ ДЛЯ ПРОВЕДЕНИЯ ПРОМЕЖУТОЧНОЙ АТТЕСТАЦИИ ПО ДИСЦИПЛИНЕ

Практическое задание

Кейс 1. Е-соттесе: прогнозирование оттока и персонализированные кампании Ситуация: Маркетплейс наблюдает рост оттока продавцов и покупателей. Требуется снизить churn и повысить повторные покупки. Панные:

- Транзакции за 12–24 месяца (user_id, date, amount, category, device, channel).
- Лог активности (сессии, просмотры, добавления в корзину, клики по пуш/почте).
- Справочники: сегменты, источники трафика, характеристики продавцов. Задачи:
- 1. Определить бизнес-метрики: churn, retention, повторная покупка в 30/60/90 дней, ARPU, LTV.
- 2. Построить когортный анализ и выявить сезонность/эффекты каналов.
- 3. Сформировать признаки для модели оттока (RFM, давность визита, глубина просмотра, ценовая чувствительность, жалобы, возвраты).
- 4. Обучить модель классификации оттока (baseline: логистическая регрессия; сравнить с XGBoost/LightGBM).
- 5. Оценить метрики на несбалансированных данных: ROC-AUC, PR-AUC, Precision@k, Recall@k.
- 6. Провести feature importance/SHAP-анализ, выделить управляемые факторы риска.
- 7. Спроектировать эксперименты: кому, что и когда отправлять (скидка, контент, лимит).
- 8. Приоритизация по ожидаемому uplift и затратам; рассчитать прирост выручки и снижение оттока.
 - Результат: дашборд с метриками оттока, отчет по модели, план А/В-тестов и ожидаемый финансовый эффект.

Кейс 2. Ритейл-логистика: прогноз спроса и оптимизация запасов Ситуация: Сеть офлайн+онлайн-ритейла испытывает out-of-stock и избыточные запасы. Данные:

- Продажи по SKU-Store-Day за 2 года, промо-календарь, цены, остатки.
- Внешние факторы: погода, праздники, события, мобильность. Залачи:
- 1. Выбрать целевые метрики: MAPE/WMAPE по SKU-Store, уровень out-of-stock, оборачиваемость, lost sales.
- 2. Провести EDA: тренды, сезонность, промо-эластичность, каннибализация SKU.
- 3. Сформировать признаки: лаги, скользящие агрегаты, флаги промо, календари, погода.
- 4. Бенчмарк: Naive/SeasonalNaive/ETS/Prophet vs. градиентный бустинг/DeepAR/N-BEATS (по ресурсам).
- 5. Валидация: rolling window split, backtesting; выбрать горизонт (7/14/28 дней).
- 6. Интеграция с политикой запасов (S,S) или (s,S), сервис-уровень, штрафы за дефицит/излишки.
- 7. Симуляция экономического эффекта: снижение OOS, высвобождение оборотного капитала, рост маржи.

Результат: модель прогноза по SKU-Store с отчётом по качеству, рекомендации по параметрам пополнения и финансовой оценкой эффекта.

Критерии оценки: 5 баллов – правильно решенное практическое задание.

РАЗРАБОТЧИКИ:

доцент		Абуева М.М.
Должность, БУП	Подпись	Фамилия И.О.
РУКОВОДИТЕЛЬ БУП:		
Заведующий кафедрой		Назюта С. В.
цифрового менеджмента		пазюта С. д.
Наименование БУП	Подпись	Фамилия И.О.
РУКОВОДИТЕЛЬ ОП ВО:		
Зав.кафедрой прикладной		Островская А.А.
экономики		——————————————————————————————————————
Должность, БУП	Подпись	Фамилия И.О.