

Проектная работа по курсу

«Системы искусственного интеллекта»

на тему «Анализ данных социальных сетей»

ЭТАП 1	
Разведочный анализ данных (EDA) и подготовка к моделированию на реальных данных	
Цель	<ul style="list-style-type: none"> • Научиться работать с «живыми» данными соцсетей: находить ботов, определять качество данных, выявлять закономерности в самораскрытии пользователей. • Подготовить датасет для последующего анализа (кластеризация, классификация).
Датасет	<ul style="list-style-type: none"> • Основной: VK dataset • Дополнительно: 2 датасета реальных пользователей (550 аккаунтов с метаданными).
Задачи	<ol style="list-style-type: none"> 1. Загрузка и первичный осмотр <ul style="list-style-type: none"> ○ Вывести размерность, типы признаков. ○ Посчитать долю пропусков по каждому признаку. ○ Найти дубликаты и аномалии. 2. Удаление ботов / «пустых» профилей <ul style="list-style-type: none"> ○ Предложить критерии (отсутствие друзей, фото, постов, подписок). ○ Построить визуализации: распределение «живых» и «пустых» профилей. ○ Сделать обоснованный выбор стратегии фильтрации (правила, кластеры, аномалии). 3. Анализ заполненности профиля <ul style="list-style-type: none"> ○ Построить распределения по ключевым полям (образование, возраст, семейное положение, число фото, друзей). ○ Сравнить мужчин и женщин: кто чаще указывает образование, семейное положение, кто активнее выкладывает фото. ○ Сформулировать и проверить гипотезы, например: <ul style="list-style-type: none"> • «Люди с образованием имеют более заполненный профиль» • «Люди с большим числом фото чаще пишут посты» 4. Гендерные различия в самораскрытии <ul style="list-style-type: none"> ○ Провести дисперсионный или регрессионный анализ: зависят ли показатели активности от пола и образования. ○ Визуализировать результаты (boxplot, barplot, heatmap). 5. Подготовка данных для моделирования <ul style="list-style-type: none"> ○ Очистить признаки (убрать нерелевантные, обработать пропуски, привести категории к единому виду). ○ Создать новые признаки (например, «плотность профиля» = число заполненных полей / общее число полей). ○ Подготовить итоговый датасет для следующих этапов.
Форма отчетности	<ul style="list-style-type: none"> • Jupyter Notebook (.ipynb) с кодом, графиками и пояснениями. • Отчёт с основными выводами и скриншотами ключевых графиков.
Требования к оформлению	<ul style="list-style-type: none"> • Графики с подписями, легендами, читаемыми осями. • Каждый блок сопровождается кратким пояснением. • Должны быть сформулированы минимум 3 гипотезы о поведении пользователей.
Инструменты	Python, pandas, numpy, matplotlib, seaborn, scikit-learn, statsmodels.
Частые ошибки	<ul style="list-style-type: none"> • «Механическое» удаление строк с пропусками. • Подсчёт статистик без пояснения. • Неполные/неподписанные графики. • Нет попытки сформулировать гипотезы.
Оценка	100 баллов
Срок сдачи	18 октября

ЭТАП 2 Статистический и факторный анализ профилей пользователей социальных сетей	
Цель	<ul style="list-style-type: none"> Освоить методы статистического анализа для поиска закономерностей в поведении пользователей. Научиться выявлять скрытые факторы и строить кластеры пользователей по паттернам активности. Проверить гипотезы о взаимосвязях между характеристиками профиля.
Датасет	<ul style="list-style-type: none"> Подготовленный на Этапе 1 очищенный VK dataset. Дополнительно: 2 датасета реальных пользователей (550 аккаунтов с метаданными).
Задачи	<ol style="list-style-type: none"> Дисперсионный анализ (ANOVA) <ul style="list-style-type: none"> Проверить различия в заполненности профиля по полу, возрасту, образованию. Сформулировать статистически подтверждённые выводы. Регрессионный анализ <ul style="list-style-type: none"> Построить модели зависимости активности пользователя (число постов, фото, подписчиков) от признаков профиля. Интерпретировать коэффициенты регрессии: какие признаки вносят наибольший вклад. Факторный анализ <ul style="list-style-type: none"> Выделить скрытые факторы самораскрытия (например: «социальность», «медиа-активность», «академичность»). Интерпретировать каждый фактор и дать названия. Кластерный анализ <ul style="list-style-type: none"> Разделить пользователей на группы по поведенческим признакам. Визуализировать кластеры (heatmap, PCA/UMAP проекция). Дать характеристику каждому кластеру («активные постеры», «фото-ориентированные», «минималисты» и т.п.). Проверка гипотез <ul style="list-style-type: none"> Найти и подтвердить/опровергнуть не менее 2–3 интересных взаимосвязей. Примеры: <ul style="list-style-type: none"> «Люди, указывающие образование, на X% чаще заполняют семейное положение». «Пользователи с большим числом фото публикуют больше постов». Обогащение датасета (по желанию, бонус) <ul style="list-style-type: none"> Найти и подключить дополнительные данные (например, поле «образование», «город» или «работа» из VK API либо вспомогательных источников). Описать, как это влияет на полноту анализа и качество проверяемых гипотез. Примеры: <ul style="list-style-type: none"> добавить образование и проверить, как оно связано с самораскрытием; добавить город и проверить, есть ли различия между мегаполисами и малыми городами.
Форма отчетности	<ul style="list-style-type: none"> Jupyter Notebook (.ipynb) с кодом, графиками и пояснениями. Отчёт с основными выводами и скриншотами ключевых графиков.
Требования к оформлению	<ul style="list-style-type: none"> Каждая модель/тест сопровождается визуализацией и текстовой интерпретацией. Выводы должны быть связаны с поставленными гипотезами. Минимум 2–3 статистических вывода и 1 интерпретация кластеров.
Инструменты	Python, pandas, numpy, matplotlib, seaborn, scikit-learn, statsmodels.
Частые ошибки	<ul style="list-style-type: none"> Проведение тестов без проверки условий применимости. Интерпретация коэффициентов без учёта значимости. Формальные кластеры без попытки их осмыслить. Отсутствие гипотез или формулировка без численных доказательств.
Оценка	100 баллов
Срок сдачи	8 ноября

ЭТАП 3

Построение среднего профиля пользователя и сравнение с результатами анализа

Цель	<ul style="list-style-type: none"> Сформировать «типичный» профиль пользователя по ключевым признакам. Сравнить усреднённые профили разных групп (мужчины/женщины, по образованию, возрасту). Сопоставить полученные средние профили с результатами статистического и кластерного анализа.
Датасет	<ul style="list-style-type: none"> Подготовленный очищенный датасет из Этапа 1. Результаты анализа и кластеризации из Этапа 2.
Задачи	<p>2. Построение усреднённых профилей</p> <ul style="list-style-type: none"> Рассчитать «средний профиль» отдельно для мужчин и женщин. По желанию: построить средний профиль по типу образования (технари, гуманитарии, естественники) и по возрастным группам (18–25, 26–40, 40+). <p>3. Сравнение с кластеризацией (Этап 2)</p> <ul style="list-style-type: none"> Проверить: совпадают ли усреднённые профили с «центрами кластеров». Если есть различия — интерпретировать (например: «Средний женский профиль соответствует кластеру 2, но кластер 2 делится на активных и неактивных»). <p>4. Интерпретация профилей</p> <ul style="list-style-type: none"> Описать в словах полученные средние портреты (например: «типичный мужчина 18–25 лет указывает образование, редко семейное положение, имеет 50–70 друзей и мало фото»). Сравнить с гипотезами, сформулированными ранее. <p>5. Визуализация</p> <ul style="list-style-type: none"> Построить графики (барплоты, boxplot, spider/radar chart) для наглядного сравнения профилей. Сделать минимум 2 визуализации для разных групп.
Форма отчетности	<ul style="list-style-type: none"> Jupyter Notebook (.ipynb) с кодом, графиками и пояснениями. Отчёт с основными выводами и скриншотами ключевых графиков.
Требования к оформлению	<ul style="list-style-type: none"> У профилей должны быть как числовые характеристики, так и словесная интерпретация. Сравнение должно содержать минимум 2–3 выводов. Визуализации должны быть читаемыми (подписи, легенды).
Инструменты	Python, pandas, numpy, matplotlib, seaborn, scikit-learn, statsmodels.
Частые ошибки	<ul style="list-style-type: none"> Формальное усреднение без интерпретации («средний возраст = 23.7» без комментариев). Игнорирование сравнения с результатами предыдущего этапа. Отсутствие визуализаций. Слишком общие выводы без цифр.
Оценка	100 баллов
Срок сдачи	29 ноября

ЭТАП 4

Разработка программного продукта для анализа профиля пользователя

Цель	<ul style="list-style-type: none"> Создать инструмент, который позволяет автоматически анализировать профиль пользователя ВКонтакте. Реализовать инструмент, доступный через интерфейс (бот или скрипт), который сравнивает конкретный профиль со «средним» и оценивает его особенности. Ввести критерий «удалённости профиля от среднего».
Датасет	<ul style="list-style-type: none"> Подготовленный и очищенный датасет (Этап 1). Средние профили пользователей (Этап 3).
Задачи	<ol style="list-style-type: none"> Разработка функционала анализа профиля <ul style="list-style-type: none"> Реализовать функцию/бот-команду <code>analyze_profile(id)</code>. Должно выполняться: <ul style="list-style-type: none"> вывод заполненных полей профиля, сравнение с «средним» профилем, отображение отличий. Критерий «удалённости» от среднего профиля <ul style="list-style-type: none"> Определить и реализовать метрику (например, % совпадения, косинусное расстояние). Выводить её при анализе. Интерфейс взаимодействия <ul style="list-style-type: none"> Вариант А: Jupyter Notebook или скрипт с функцией и текстовым выводом. Вариант В (для продвинутых): Telegram-бот с командами <code>/analyze <id></code>, <code>/avg</code>, кнопками и визуализациями. Визуализация результатов <ul style="list-style-type: none"> Добавить хотя бы один способ графической демонстрации различий: <ul style="list-style-type: none"> radar chart (сравнение с «средним»), таблица совпадений/отличий. Документация и тестирование <ul style="list-style-type: none"> Описать работу функции/бота. Проверить на нескольких примерах профилей. Сделать выводы о том, какие профили ближе или дальше от «среднего».
Форма отчетности	<ul style="list-style-type: none"> Код (Notebook / скрипт / бот). Отчёт с основными выводами и скриншотами ключевых графиков.
Требования к оформлению	<ul style="list-style-type: none"> Код должен быть читаемым и воспроизводимым. Все шаги сопровождаются пояснениями. Результаты визуализированы.
Инструменты	Python, pandas, numpy, matplotlib, seaborn, scikit-learn. (По желанию: Streamlit/Flask для интерфейса).
Частые ошибки	<ul style="list-style-type: none"> Формальная реализация без проверки на реальных профилях. Нет визуализации различий. Отсутствие метрики «удалённости» или её некорректная интерпретация. Неполная документация к коду.
Оценка	100 баллов
Срок сдачи	20 декабря