| ТЕМА | ЭЛЕМЕНТ | БАЗОВЫЙ | ПРОДВИНУТЫЙ | ЭКСПЕРТНЫЙ | МАТЕРИАЛЫ |
|---|---|---|---|---|---|
| Введение в генеративные модели и трансформеры | Знания | Экзистенс / генеративные модели: основные принципы, большими языковыми моделями, основными терминами. | Основы обучения генеративных моделей: ключевых архитектурных задач и частных случаев использования. | | MACHINELEARNINGMASTERY.COM<br>ARXIV.ORG<br>WWW.WOLFRTECH.COM<br>MACHINELEARNINGMASTERY.COM |
| | Практическое задание | Использую библиотеку Transformers для генерации простого текста, такие как: temperature, max_length и top_p. Экспериментирую, чтобы изменить стиль или детализацию ответов генеративной модели. | Сравниваю модели text-to-text моделей BERT, GPT, T5 и Transformer-XL и в данного результата. | | |
| | Вопрос для контрольной/экзамена | Чем отличается генеративная модель от дискриминативной модели? Какие задачи (примеры), и для каких задач есть обычно используют? | Как модель T5 отличается от GPT в подходе и обработке к генерации текста? | | |
| Классификация и особенности генеративных моделей | Знания | Типы генеративных моделей. Принципы, имеющие их результат генерации. | Архитектуры генеративных моделей. Понятие мультимодальности. | Методы оценки производительности генеративных моделей. | |
| | Практическое задание | Применяю и сравнил при генеративных моделях — GAN, VAE и PixelRNN, — используя библиотеку TensorFlow или PyTorch для генерации изображений из датасета MNIST. Визуализирую результаты работы моделей и качество и разнообразие сгенерированных изображений. | Реализуйте и оцените мультимодальную модель для генерации текстового описания изображений, используя набор данных COCO и архитектуру Transformer или Multi-Modal Memory Transformer. | Оценить производительность моделей GAN, VAE и PixelCNN с помощью метрики Maximum Mean Discrepancy (MMD) и Wasserstein Distance на задаче генерации изображений. | DEVELOPERS.GOOGLE.COM<br>SLDS.LMG.GITHUB.IO<br>PAPERSWITHCODE.COM<br>TENNISDATASCIENCE.COM |
| | Вопрос для контрольной/экзамена | Какие параметры могут влиять на результат генерации изображений, и как они влияют на разнообразие и качество результатов? | Что такое мультимодальность в контексте генеративных моделей, и как она влияет на процесс создания и создании изображений и изображения? | Какая метрика из перечисленных подходит для оценки модели генерации изображений: Maximum Mean Discrepancy, Inception Score и Fréchet Inception Distance. | |
| Расширение контекста LLM методом RAG | Знания | Концепция RAG и её основные принципы. Обращение к внешним базам данных. | Оптимизация векторных баз данных. Настройка алгоритмов для точного извлечения релевантных документов в RAG-системах и интеграция с механизмами RAG. | Методы извлечения данных (retrieval), включая векторный поиск и комбинированный LLM для запросов с методами. Проектирование и оптимизация RAG-систем для оптимизации ответов на основе извлеченных документов. | |
| | Практическое задание | Импортируйте из библиотеки Hugging Face Transformers простой RAG-пайплайн, используя предобученную RAG-модель и простую базу данных, настройку для ответа на стандартных вопросы. | Подберите и настройте модель для векторизации текста из датасета. Реализуйте поиск по векторной базе данных. Используйте модель GPT для генерации ответов на основе найденных релевантных фрагментов. | Примените и сравните два различных подхода к извлечению документов, демонстрируя улучшение качественной генерации ответов. Используйте RAG-модель, использующую извлечение документов и LLM для генерации ответов. | GITHUB.COM<br>WWW.DATASCIENCE.COM<br>GITHUB.COM |
| | Вопрос для контрольной/экзамена | Как работает процесс обращения к внешним базам данных в контексте RAG? Объясните на примере поиска информации для ответа на вопрос. | Какие стратегии используются для улучшения взаимодействия между моделью векторными поиска и внешними базами данных в контексту генерации ответа? | Какие метрики эффективности используются для оценки двух при производительности различных подходов к извлечению данных в RAG-системах? | |
| Дообучение генеративных моделей | Знания | Принципы обновления моделей с использованием предобученных весов. Создание training set. Основные эффекта катастрофического забывания и методы его минимизации. | Методы дообучения моделей, включая LoRA, PEFT, RoFT, а их применения в различных задачах генерации текста. Создание training set. Основные эффекта катастрофического забывания. Fine-tune. Способы инкрементального обучения. | Различные подходы к дообучению: инструкционное дообучение, дообучение для одной задачи, обучение с подкреплением. Оценка качества от моделей. RLHF. Продемонстрировать комплексных процессов для интеграции дообучения в рабочий процесс. | |
| | Практическое задание | Создайте обучающий набор данных для дообучения модели, используя текстовые категорию. Дообучите предобученную модель GPT-2 на вашем наборе данных. Оцените точность на тестовом наборе. | Настройте гиперпараметры обучения для достижения оптимальных результатов. Оцените качество модели, используя метрики BLEU и ROUGE на тестовом наборе данных. Проведите сравнительную точность. | Разработайте процесс дообучения для модели GPT-3 для улучшения генерации кода на основе пользовательских данных. Оцените качество модели с помощью специальных метрик. Проведите сравнительный анализ производительности дообученной и исходной моделей. Проведите оптимизацию модели для развертывания в производственной среде. Разработайте API для взаимодействия с моделью. Внедрите метод LoRA или Adapter Layers для эффективного дообучения. | WWW.TUSHING.COM<br>GITHUB.COM<br>HUGGINGFACE.CO/DOCS/PEFT/EN/INDEX |
| | Вопрос для контрольной/экзамена | Какова основная отличия между дообучением и обучением с дообучением? Какие риски катастрофического забывания возникают при дообучении? | Какие стратегии можно использовать, чтобы избежать переобучения на специфических данных? Как выбор подхода (например, LoRA или PEFT) влияет на эффективность модели? | Чем различаются стратегии Soft Prompt Tuning, Prefix Tuning и Adapter Layers в контексте дообучения? Какие из них наиболее подходят для ограниченных вычислительных ресурсов? | |
| Оптимизация генеративных моделей путем уменьшения их размера | Знания | Подходы к уменьшению размеров генеративных моделей методом квантования, дистилляции и прунингом, применительно к их конкретным задачам. | Использование больших моделей (teacher) для обучения меньших моделей (student) с сохранением целевой (soft targets) и этапов больших моделей для обучения меньшей модели. | Многоэтапная дистилляция и управление информацией: оптимизация сигналами для повышения точности и эффективности. Методы для адаптации алгоритма за основе специфических данных и задач. | |
| | Практическое задание | Используя настройку базового уровня квантования, применяю его к модели генеративных моделей и оптимизируйте процесс дистилляции, сравнивая производительность, как точности до и потерь. | Используйте инструменты вроде BERT-tiny или DistilBERT для уменьшения модели для обучения базе данных и оптимизируйте для управления производительности. Используйте модель BERT для обучения вашей специфической задачи и сравните с оригинальной моделью по потере набора данных. | Используйте модели BERT, RoBERTa и GPT для создания метода метки и обучите на их основе небольшую модель. Оцените качество и производительность полученной модели и сравните с оригинальными моделями. Оптимизируйте полученную модель с помощью квантования и дистилляции. Создайте отчет о проделанной работе, включающий сравнительный анализ и оптимизацию моделей. | DARKKEG.AI<br>ARXIV.ORG<br>GITHUB.COM |
| | Вопрос для контрольной/экзамена | Что такое дистилляция знаний, и для чего она используется в контексте LLM? | Как работает процесс дистилляции, и какие преимущества он дает? | Как можно решить проблему конфликтующих сигналов при многоэтапной дистилляции, и какие методы помогут избежать их? Как повышение точности модели отличия в сложных задачах? | |
| Способы взаимодействия с генеративными моделями | Знания | Концепция промпта и его роль во взаимодействии с генеративными моделями. Natural Language Processing. Использование API. | Настройка API для гибкого взаимодействия с языковыми моделями. Оптимизация параметров запросов (максимальное количество токенов, временность и температура генерации). Обработка данных для управления ответами. | Проектирование интерфейсов, стилей и сервисов для управления взаимодействия конечных пользователей с генеративными моделями. | |
| | Практическое задание | Интегрируйте языковую модель в приложение, создав простой чат-бот с ключом языков сами добыли большого размера. | Настройте API для взаимодействия с моделью для обработки входящих запросов в режиме реального времени. Реализуйте механизм для обработки и ключом языков сами добыли большого размера. Убедитесь, что система достигает точности классификации не менее 90%. | Разработайте API-шлюз, который поддерживает настройку параметров генерации текста (максимальное количество токенов, временность и температуру) клиентов для интеграции внешних приложений с языковой моделью. | BOSSCAT.AI<br>CLOUD.GOOGLE.COM<br>PYTHON.LANGCHAIN.COM |
| | Вопрос для контрольной/экзамена | Как API взаимодействует с языковыми моделями для отправления и улучшения ответов на пользовательские запросы? | Какие различия в производительности и масштабируемости моделей возникают при использовании GraphQL по сравнению с REST API? | Какие принципы RESTful архитектуры применяются при проектировании API для интеграции с моделями? | |
| Пайплайны разработки проектов | Знания | | Архитектура пайплайна для создания, тестирования и внедрения проектов. Автоматизация создания проектов. | Адаптивные методы масштабирования пайплайнов: динамическое управление и оптимизированная архитектура для оптимизации жизненного цикла проектов. | |
| | Практическое задание | | Разработайте и оптимизируйте пайплайн для автоматизации создания и тестирования проектов для чат-бота в сфере обслуживания клиентов. Используйте модель и оптимизируйте для обработки запросов пользователей. | Спроектируйте пайплайн для автоматизации создания, тестирования и развертывания проектов с возможностью интеграции с различными источниками данных и условиями логики для управления конфигурациями проектов. Постоянно поддержка мониторинга и мониторинга, используя интеграцию CI/CD для обеспечения воспроизводимости и качества проектов. | HUGGINGFACE.CO<br>MICROSOFT.GITHUB.IO<br>GITHUB.COM |
| | Вопрос для контрольной/экзамена | | Что такое типовой пайплайн в проектах генеративных моделей? Какие основные компоненты? Какие типовые можно использовать для автоматизации генерации проектов? | Как применяются архитектуры микросервисов влияют на масштабируемость и управление компонентов? Какие типовые можно использовать для автоматизации создания и версионирования проектов? | |
| Композиция и дизайн промптов | Знания | Структура промпта: вложить, последовательность, правильное использование синтаксиса и различия, основные ошибки, которые приводят, использующих стиль, формат и ее текста и генеративных моделях. Основные дескрипторы для разных задачей. | Разработка сложных промптов с использованием нескольких задач, списков, шаблонов дескрипторов для решения типовых задач (например, генерация текста, анализ данных, дизайн дизайнеров, управление стилем текста). Использование негатив промптов для управления результатами генерации. | Автоматическое проектирование промптов с использованием поиска, использование генетических алгоритмов, генерация промптов с помощью LLM. Выполняется с целью для оптимизации. Анализ пользовательских запросов для их автоматического улучшения. Оптимизация промптов с помощью LLM. | |
| | Практическое задание | Создайте и оформите промпт для анализа сентимента отзывов. Выделите смысловые части, добавьте инструкции, чтобы описание анализа и ключевые слова отметь. | Разработайте дескриптор, который преобразует полученность стандартных ответов LLM в генерацию. Используйте негатив промпты. Протестируйте его на серии запросов. | Используя методы автоматического поиска, создайте промпт для генерации качественных описаний продуктов. Оцените его эффективность. Включите в него дескрипторы для уточнения формата результата. | LILIAIMENG.GITHUB.IO<br>WWW.PROMPTINGGUIDE.AI<br>ARXIV.ORG |
| | Вопрос для контрольной/экзамена | Что такое дизайн промпта и каковы основные принципы его эффективного? | Какие синтаксические и структурные приёмы могут быть использованы для повышения надёжности и чистой информации в промпте? | Как применяются методы автоматического проектирования промптов для оптимизации генеративных? Как негатив промпты помогают улучшить результаты? | |
| Оптимизация промптов | Знания | Основные подходы к проектному Zero-shot, Few-shot, простые техники Chain of Thought (CoT). Основные различия между разными типами, например техника Prompt Chaining. | Более сложные техники CoT: Least-to-Most prompting, Generated Knowledge prompting. Техники с демонстрацией сложных задач с использованием нескольких этапов генерации. | Ансамблирование промптов. Self-Consistency. Автоматическое создание промптов. Техники повышения точности. Техники самокритики и самоедения для сложных задач: ReAct, Reflection, Augmented prompting. | |
| | Практическое задание | Напишите промпт Zero-shot и Few-shot для решения задачи классификации текстовых высказываний. Проведите эффективность каждого подхода. | Создайте цепочку промптов (CoT) для решения задачи, требующей нескольких этапов и последовательности объектов. | Реализуйте self-consistency подход для задачи с несколькими возможными путями. Сравните его с простым и проанализируйте точность. | WWW.PROMPTINGGUIDE.AI<br>LILIAIMENG.GITHUB.IO<br>WWW.MICROTS.AI<br>ARXIV.ORG<br>GITHUB.COM<br>ARXIV.ORG |
| | Вопрос для контрольной/экзамена | Чем Zero-shot отличается от Few-shot промптов? | Как демонстрации задач улучшает точность в интерпретируемость в Chain of Thought подходах? | Какие преимущества дает ансамблирование промптов с использованием Self-Consistency? | |
| Управление вводом-выводом за счёт псевдополезных конструкций | Знания | Основы минимизации и оптимизации промптов для уменьшения почислительных затрат. | Методы сокращений оптимизации промптов: Soft Prompt Tuning, Prompt Tuning. Беспрерывные методы, такие как Prefix Tuning. Дистилляция промптов (обучение на обратной связью от человека). | Новейшие подходы к оптимизации: PromptCrowder от DeepMind. Интеграция оптимизационных техник с мультиагентными системами. | |
| | Практическое задание | Сократите длину промпта для задачи классификации текста, сохранив при этом качество. Сравните результаты. | Реализуйте Prompt Tuning для модели GPT-2 и оцените эффективность на тестовом наборе. | Примените PromptCrowder для адаптации промптов под новую задачу. | |
| | Вопрос для контрольной/экзамена | Какие преимущества минимизации промптов? | Чем градиентные методы оптимизации отличаются от беградиентных? | Как использование PromptCrowder улучшит эффективность промптов в реальных задачах? | |
| Особенности мультимодального и мультиагентного проектирования | Знания | | Подходы к мультимодальному проектированию: выбор оптимизации примеров, адаптация промптов для различных модальностей. Оптимизация мультимодальных решений. Мультиагентное проектирование: интеграция текста с визуальными или аудиоданными. | Оптимизация мультимодальных промптов с учетом специфики языков (например, морфология, контекст). Адаптация промптов для специфических задач. Разработка и планирование сценариев для управления взаимодействием агентов. Оптимизация коммуникации между агентами. | |
| | Практическое задание | | Создайте мультимодальный проект для перевода текстов с пояснением терминов. | Разработайте мультимодальный проект для генерации описаний изображений с последующей текстовой обработкой (например, составление отчётов). | |
| | Вопрос для контрольной/экзамена | | Как адаптировать проекты для работы с несколькими языками? | Какие вызовы связаны с разработкой мультиагентных проектов и как их преодолевать? | |
| Особенности проектирования для LLM агентов | Знания | Понятие планирования и на цель в структурированном контексте. Внешние инструменты. Основные принципы работы для управления моделью данных. Планирование и выполнение задач. Принципы для решения проекта, например, «START», «END», как только для решения формул и ключевых слов. | Применение планирования для создания сложных запросов, управления ошибками и оптимизации ресурсов. Использование параметры detail=high, summary=short для управления детализацией и компактностью ответов. Оптимизация для мультиагентного взаимодействия с [name] [instruction]. | Разработка сложных планировочных сценариев для управления взаимодействием и динамическое управление. Сценарии с использованием планирования. Разработка планирования для оптимизации планирования. Для обработки задач, управления ошибками и оптимизации ресурсов. Оптимизация цепочки мультиагентных систем и управления ошибок, для взаимодействия. | |
| | Практическое задание | - Создайте проект с использованием планировщика get_city(lat/lon), get_weather(city).<br>- Используйте "tool_choice": "auto" для выбора "tool_choice": "get_weather" и "get_city".<br>- Реализуйте функцию get_weather(city) — верните фиктивные данные. | Создайте проект проект для оценивает: сложные сложных планировщик, который разбивает задачу на несколько частей и один запрос, используя планирование для управления ошибками и оптимизации ресурсов. Оптимизация цепочки мультиагентных систем и управления ошибок, для взаимодействия. | Спроектируйте комплексный планировочный сценарий для управления взаимодействием агентов с учетом ограничений ресурсов и динамической адаптации. Разработка планирования для управления взаимодействием. Сценарии с использованием планирования. Разработка планирования для оптимизации планирования. Планирование агентов на основе обратной связи. | GITHUB.COM<br>ARXIV.ORG<br>GITHUB.COM |
| | Вопрос для контрольной/экзамена | Какие типы предварительных команд можно использовать для повышения релевантности ответов модели? | Как предварительные команды помогает контролировать длину и детализацию ответа модели? LLM? | Как мультимодальные псевдополезные конструкции взаимодействуют с внешними для обработки и анализа задач? | |
| Разработка требований к проектам для организационной интеграции | Знания | Основы проектирования для агентов, включая определение целей и задач, структуру проекта. Принципы для выполнения простых задач, таких как генерация текста и ответов на вопросы. Планирование и выполнение задач. Принципы текста на основе входных данных. | Создание сложных проектов для управления взаимодействием агентов с динамического контекста, управления и устранения запросов. Разработка планирования для оптимизации агентов с внешними API и базами данных. | Разработка стратегий проектирования для мультиагентных систем, включая управление взаимодействием между каждого агента, их взаимодействия взаимодействия. Планирование и оптимизация проектирования для оптимизации поведения агентов на основе обратной связи. | |
| | Практическое задание | Используя библиотеку LangChain, создайте проект, который позволит агенту подсчитать количество букв в слове. Проект должен включать функцию, которая будет принимать слово для выполнения задачи. | Разработайте проект для LLM-агента, автоматизирующего процесс поиска рабочих вакансий. Используйте библиотеку LangChain для создания проекта для сбора данных с вакансиями и анализа их API и управления контекстом. | Спроектируйте проект для мультиагентной системы, которая будет управлять работой агентов и взаимодействием между ними. Проект должен включать функции для управления контекстом, взаимодействия с внешними API и управления ошибками. | IEEEXPLORE.IEEE.ORG<br>PYTHON.LANGCHAIN.COM<br>PROMPTENGINEERING.ORG |
| | Вопрос для контрольной/экзамена | Что такое проектирование для LLM-агентов и как правильно структурировать проект для выполнения базовых задач? | Как использовать сложные проекты для управления контекстом и интеграции LLM-агентов с внешними API? | Какие подходы к проектированию сложных LLM-агентов позволяют эффективно управлять их взаимодействием? | SEMAPHORECI.COM<br>RESEARCH.IBM.COM<br>HUGGINGFACE.CO<br>GITHUB.COM |
| Оценка производительности и улучшение эффективности | Знания | Основы оценки проектов. Методы для оценки производительности моделей: точность (accuracy), полноту (recall), F1-меру, матрицу ошибок. Основные метрики. Понятие бенчмарков. Как и какие характеристики качество агентов. Применение с подсистемы для оценки и задач для бизнеса и производительности. | Применение систематических подходов для оценки проектов, включая анализ с автоматизацией сценариев и бенчмаркинг. Использование специализированных инструментов, таких как LangChain Evaluators, Promptfoo, OpenAI Evals и Ragas. Оптимизация проектов для повышения качества ответов. Применение с подсистемы для оценки и задач для бизнеса и производительности. | | |
| | Практическое задание | Используя набор текстов, создайте несколько вариантов промптов для одной задачи (например, генерация текста на заданную тему) и сравните точность, время генерации и субъективный результат. Оформите результаты в виде таблицы и сделайте выводы. | Проведите бенчмаркинг двух методов генерации текста (например, с помощью Hugging Face Transformers). Оцените качество, скорость и ресурсоемкость каждого подхода. Сравните различных подходов на основе BLEU, ROUGE и временных характеристик. | | |
| | Вопрос для контрольной/экзамена | Какие ключевые метрики используются для оценки качества промптов и почему они важны? | Как бенчмаркинг и A/B тестирование помогает улучшить промпты для задач генерации текста? Какие инструменты вы бы выбрали для автоматизации этих процессов? | | |
| Тиражирование промптов | Знания | Концепция библиотеки промптов, основные принципы организации для упрощения создания промптов. | Динамическая настраиваемая шаблоны. Параметризация и адаптация промптов для различных задач. Методы обеспечения согласованности и качества результатов. | Интеграция библиотеки промптов с различными генеративными моделями. Разработка и управление сложными шаблонами промптов для мультимодальных приложений. | |
| | Практическое задание | Создайте шаблон промпта для задачи анализа сентимента отзывов на продукты, используя библиотеку LangChain. | Разработайте шаблон промпта с динамическими параметрами для задавания параметрами для автоматической генерации отчётов о продажах. | Создайте расширение библиотеку LangChain для управления промптами, которое поддерживает мультимодальные запросы и динамическое управление контекстом. | API.PYTHON.LANGCHAIN.COM<br>GITHUB.COM |
| | Вопрос для контрольной/экзамена | Каким образом можно сделать, учитывать и поддерживать актуальные промпты в библиотеке? Какие риски или организации промптов? | Как изменение контекста в шаблоне промпта может повлиять на точность и релевантность ответов модели? Как поэтапные задачи автоматической генерации контекст? | Какие стратегии помогут оптимизировать шаблон промпта, предназначенного для многозадачной генерации текста? Как можно учесть особенности языка? | |
| Безопасность и конфиденциальность в проект-инжиниринг | Знания | Основные принципы формирования промптов: четкость инструкции, использование примеров (few-shot learning), определение формата ответа. Разработка и оптимизация промптов для решения различных задач. Основные техники работы с большими языковыми моделями. Основные требования: текущие шаблоны, основные принципы, основные ошибки, которые приводят. | Интеграция промптов в организационные процессы: требования к совместимости с существующими системами, разработка стандартных шаблонов промптов для различных задач, документирование промптов, которые могут легко использоваться другими членами команды. Обеспечение безопасности: требований текущих шаблонов, основных принципов, основных ошибок, которые приводят. | Определение требований, архив клиента, разработка и оптимизация промптов, управление изменениями и контролем качества. Анализ рисков, связанных с использованием промптов, таких как системные сбои, непредвиденная интеграция запросов и генерация недостоверных ответов. | WWW.RESEARCHGATE.NET<br>DUPLA.UB.EU.SE<br>ARXIV.ORG |
| | Практическое задание | Опишите, как с помощью промпт-инженерного можно решить задачу сбора обратной связи от клиентов. Какие шаблоны промптов можно использовать? Какие инструменты анализа текста, подходящие для автоматизации этого процесса? | Опишите архитектуру системы для сервиса технической поддержки с использованием LLM. Какие меры безопасности и минимизации необходимой информации? Какие мониторинг запросов, обработки текста вопросов, интеграции с CRM. | Как управлять изменениями в промптах, чтобы сохранить их актуальность для изменяющихся бизнес-потребностей? | |
| | Практическое задание | Какие ключевые требования следует учитывать при разработке проектов для корпоративного применения? | Как спроектировать архитектуру системы, позволяющую легко добавлять новые промпты и управлять ими? | Какие подходы к документированию и контролю качества промптов позволяют обеспечить стабильную производительность системы? | |
| Безопасность и конфиденциальность в проект-инжиниринг | Знания | Маскирование данных, риски передачи через API, анализ через промпты. | Офускация данных, защита от утечек системных промптов, методы минимизации jailbreaking. | Разработка комплексных стратегий безопасности данных, управление доступом, предотвращение и мониторинг атак через промпты. | ARXIV.ORG<br>DEMOS.IO<br>PATENTPC.COM |
| | Практическое задание | Напишите скрипт для анонимизации данных (имя, адрес, email) перед использованием в промпте. | Реализуйте защиту данных с использованием «санитизации» с сольи и анализ уязвимости к инъекциям. | Спроектируйте систему защиты, включающую контроль доступа, мониторинг запросов и защиту от утечек системных промптов. | |
| | Вопрос для контрольной/экзамена | Как предотвратить утечку системных промптов? Назовите три метода. | Когда эффективнее использовать токенизацию, маскирование? Какие угрозы возникают при атаке через промпты? | Как проводить аудит процессов промпт-инжиниринга, чтобы выявить и устранить уязвимости? | |