Российский университет транспорта РУТ (МИИТ) Высшая инженерная школа (ВИШ)

Анализ больших текстовых данных и текстовый поиск

Лектор: Перчихин Олег Игоревич

Преподаватели семинаров:

ШАД-311 - Серенко Ирина Васильевна

ШЦТ-311 - Зиганшин Ренат Фанисович

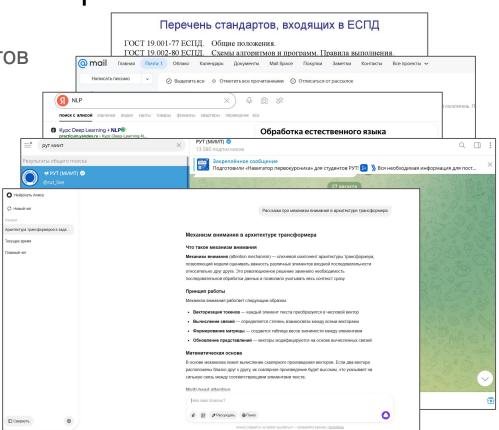
1 сентября 2025

Текстовые данные: где они встречаются?

- Архивы официальных документов

- Письма электронной почты

- Поисковые системы
- Социальные сети
- Базы данных
- Корпусы текстов в лингвистике
- Электронные библиотеки
- Идр.



Основные задачи обработки текстовых данных

- Информационный/текстовый поиск (Information retrieval) задача поиска в большой коллекции документов тех, что удовлетворяют запросам пользователя (поисковые системы, базы данных)
- Интеллектуальный анализ текстов (Text mining) задача выделения из неструктурированных текстовых данных полезной информации (классификация, кластеризация, аннотирование документов, поиск ключевых понятий, связей между ними)
- Извлечение информации и построение **графов знаний** (**Knowledge graphs**) задача автоматического построения структурированных семантических сетей из неструктурированной информации, например, из коллекции текстов
- Языковое моделирование (Language Modeling) и генерация текстов

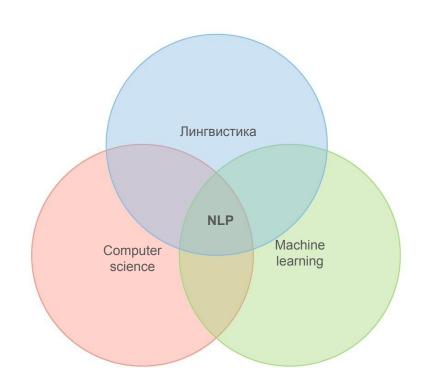
Natural Language Processing

NLP — обработка естественного языка

NLP позволяет применять алгоритмы машинного обучения для текста и речи

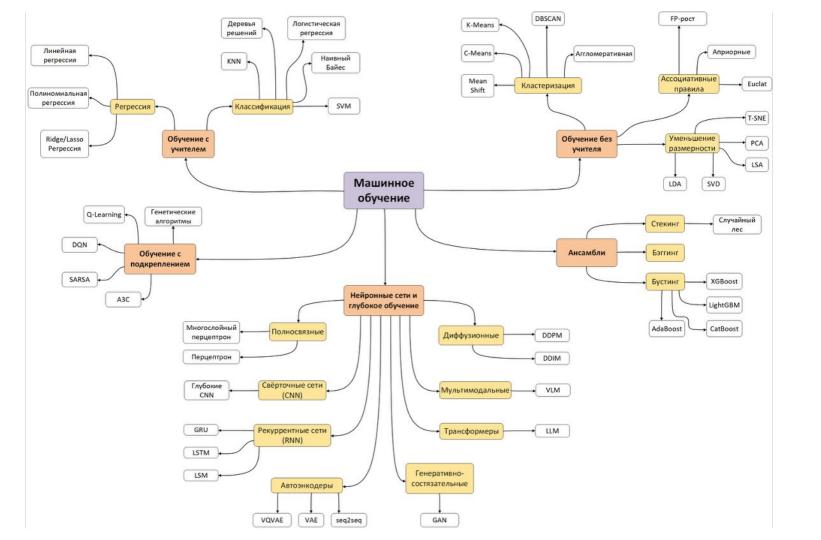
Цель: понимать, интерпретировать и генерировать человеческий язык

Современные подходы в анализе текстовых данных и текстовом поиске используют алгоритмы NLP



Искусственный интеллект





Сфера применения NLP

- Поиск информации и рекомендательные системы
- Переводчики (Google Translate, DeepL)
- Голосовые помощники (Siri, Alexa, Алиса)
- Large Language Models (ChatGPT, DeepSeek)
- Анализ отзывов и соцсетей (тональности)
- Анализ документов (моделирование тем)
- Медицинские системы (обработка историй болезней)
- Чат-боты

История NLP

1950-1970: Простые правила и словари, «rule-based NLP»

• Тест Тьюринга, «Джорджтаунский эксперимент»

1970-1990: Синтаксические парсеры, ручные грамматики

1990-2000: Статистический подход. N-gram модели

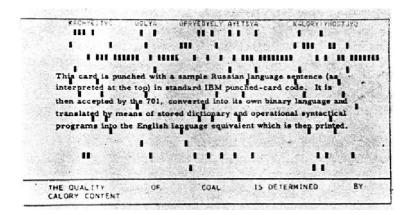
• Вероятность вместо правил — лучше масштабируемость

2000-2010: Нейросетевой подход. Появление word embeddings

2010-2020: Революция глубокого обучения. LSTM, Transformer

Настоящее время: Массовое внедрение: от поиска и перевода до ассистентов и генеративного контента

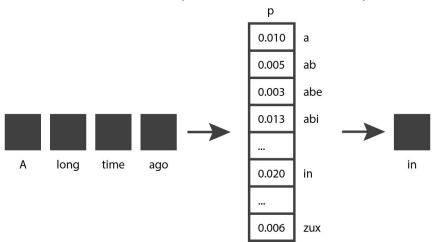
Тренды будущего: Универсальные мультимодальные модели, автономность, этические аспекты





Языковые модели можно условно разделить на

- Статистические (классические) языковые модели. N-граммы
- Рекуррентные нейросетевые языковые модели. RNN, LSTM
- Трансформеры (подвид LLM). BERT, GPT
- *Мультимодальные нейросетевые модели. CLIP, Vision-to-Text LLMs,
 Multimodal RAG, Stable Diffusion, DALL-E, OpenAl's Sora, ...



Процесс генерации текста

Языковая модель предсказывает следующее слово в последовательности. Слово «in» имеет наибольшую вероятность среди возможных продолжений

Экспертные системы

Экспертная система - программный комплекс, который оперирует знаниями в определенной предметной области с целью выработки рекомендаций или решения проблем.

ЭС может полностью взять на себя функции эксперта или играть роль ассистента для человека, принимающего решение.

Технология ЭС - это одно из направлений искусственного интеллекта.

Характеристики экспертных систем

- Помимо выполнения вычислительных операций ЭС формирует определенные соображения и выводы, основываясь на тех знаниях, которыми она располагает
- Знания в ЭС представлены на специальном языке и хранятся отдельно от программного кода, который и формирует выводы и соображения
- Этот компонент программы принято называть базой знаний

Структура экспертных систем

Типичная статическая ЭС состоит из следующих основных компонентов:

- 1. Решатель (интерпретатор)
- 2. Рабочая память, называемая также базой данных
- 3. База знаний
- 4. Компоненты приобретения знаний
- 5. Объяснительный компонент
- 6. Диалоговый компонент

Структура экспертных систем



Структура курса

1. Лекции (Понедельник 16:55-18:15):

теоретические материалы

2. Семинары:

практические занятия на Python, обсуждения курсовых работ

ШАД-311 (Пятница 11:40-13:00)

ШЦТ-311 (Понедельник 18:30-19:50)

3. Репозиторий курса на GitHub: все материалы курса будут публиковаться там после занятий

Что будет оцениваться

- 1. Выполнение заданий на семинарах
- 2. Курсовые работы
- 3. Итоговый экзамен