

МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ  
РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ  
ФЕДЕРАЛЬНОЕ ГОСУДАРСТВЕННОЕ АВТОНОМНОЕ ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЕ УЧРЕЖДЕНИЕ ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ  
«НОВОСИБИРСКИЙ НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ»  
ИНСТИТУТ ИНТЕЛЛЕКТУАЛЬНОЙ РОБОТОТЕХНИКИ

# Разработка интерактивного учебного пособия с ответами на естественном языке на основе Retrieval Augmented Generation

Сыренний Илья Игоревич  
Бакалавриат  
Курс 4, группа 21930

Научный руководитель:  
Оглезнев Никита Сергеевич,  
сотрудник КафИСТИИР, ассистент

Новосибирск 2025

# Введение

## Цель работы:

Разработка системы, использующей методы Retrieval-Augmented Generation (RAG) для облегчения процесса изучения научных статей, обеспечивая поиск и объяснение терминов, а также предоставление ссылок на оригинальные источники.

## Задачи:

Поиск и анализ литературы в рамках изучения предметной области.

Проектирование и разработка системы.

Индексация PDF-файлов в реальном времени.

# Retrieval Augmented Generation

## Проблема:

Большие текстовые массивы сложно использовать напрямую из-за ограниченного контекста моделей. Это затрудняет извлечение точной и актуальной информации.

## Решение:

RAG (Retrieval Augmented Generation) сочетает поиск данных и генерацию текста. Поиск (Retrieval) находит релевантные фрагменты текста из базы данных. Генерация (Generation) создает ответ, основываясь на найденных данных.

# Архитектура Retrieval Augmented Generation

## Chunking

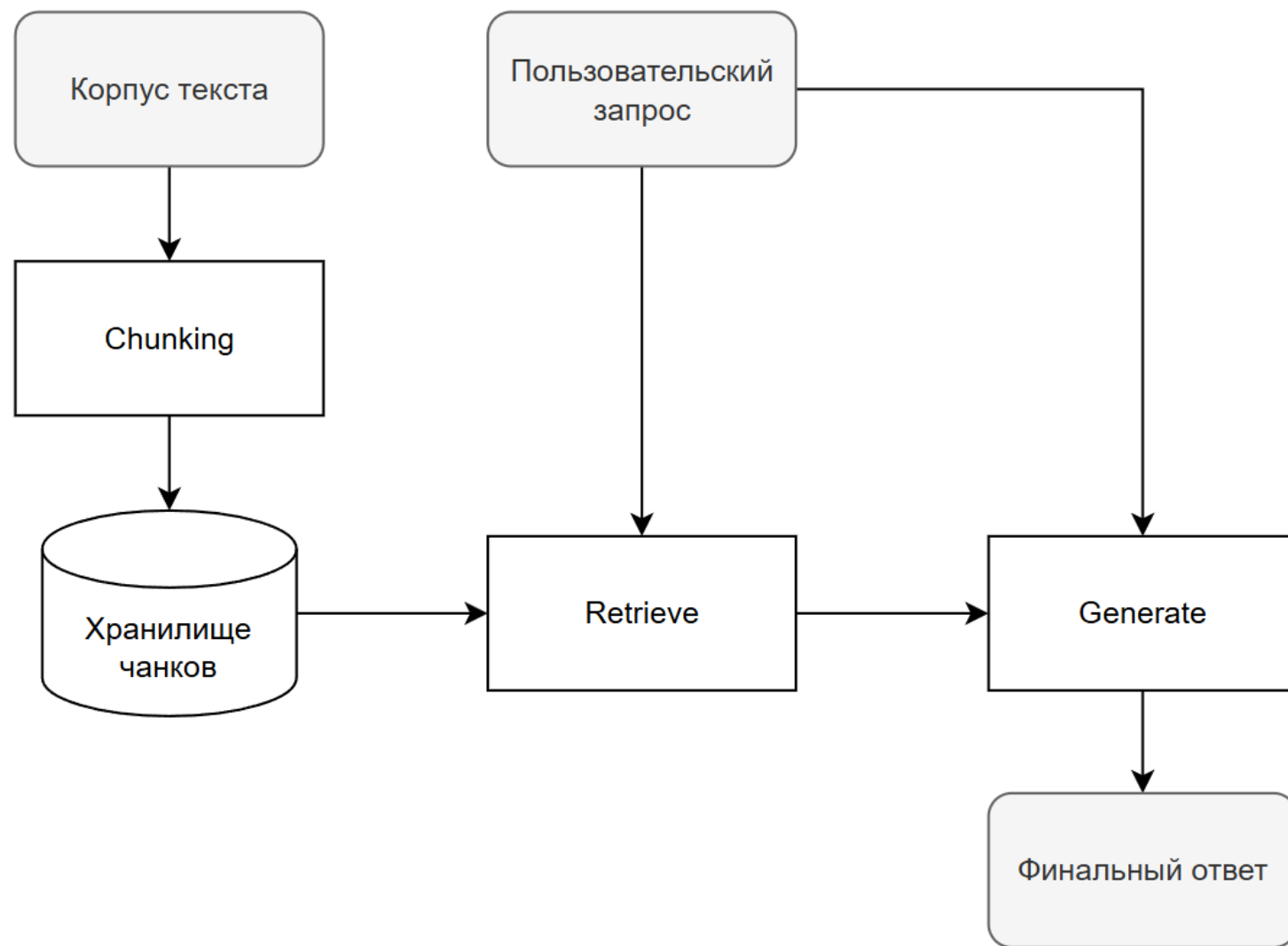
Этап индексации корпуса текста

## Retrieval

Поисковой механизм для дополнения запроса в модель контекстом

## Generate

Этап генерации ответа



Устройство RAG-пайплайна

# Разработка системы

## Проектирование:

Для проектирования системы были использованы UML-диаграммы, которые позволили структурировать требования, визуализировать архитектуру и глубже понять функциональность системы.

## Компоненты:

Chunking: использован эвристический метод разделения документов на фрагменты.

Rewriting: запрос пользователя переписывается с использованием метода HyDE.

Retrieval: реализация на основе алгоритма BM25.

Reranker: реализован с применением подхода Cross-Encoder и модели ru-bert2.

Generator: на финальном этапе ответ генерируется с помощью API YandexGPT.

Файлы

Attention.pdf

1 из 15

— | +

🔍 T 📄 ⌕

# Attention Is All You Need

Ashish Vaswani\*  
Google Brain  
vaswani@google.com

Noam Shazeer\*  
Google Brain  
noam@google.com

Niki Parmar\*  
Google Research  
nikip@google.com

Jakob Uszko  
Google Reser  
usz@google.

Llion Jones\*  
Google Research  
llion@google.com

Aidan N. Gomez\*<sup>†</sup>  
University of Toronto  
aidan@cs.toronto.edu

Lukasz Kaiser\*  
Google Brain  
lukaszkaizer@google.cc

Illia Polosukhin\*<sup>‡</sup>  
illia.polosukhin@gmail.com

## Abstract

The dominant sequence transduction models are based on complex recurrent or convolutional neural networks that include an encoder and a decoder. The best performing models also connect the encoder and decoder through an attention mechanism. We propose a new simple network architecture, the Transformer, based solely on attention mechanisms, dispensing with recurrence and convolutions entirely. Experiments on two machine translation tasks show these models to be superior in quality while being more parallelizable and requiring significantly less time to train. Our model achieves 28.4 BLEU on the WMT 2014 English-to-German translation task, improving over the existing best results, including ensembles, by over 2 BLEU. On the WMT 2014 English-to-French translation task, our model establishes a new single-model state-of-the-art BLEU score of 41.8 after training for 3.5 days on eight GPUs, a small fraction of the training costs of the best models from the literature. We show that the Transformer generalizes well to other tasks by applying it successfully to English constituency parsing both with large and limited training data.

<sup>\*</sup>Equal contribution. Listing order is random. Jakob proposed replacing RNNs with self-attention and effort to evaluate this idea. Ashish, with Illia, designed and implemented the first Transformer model. Noam proposed scaled dot-product attention, multi-head attention and the parameter-free position representation and became the other person involved in nearly all of the design decisions. Niki designed, implemented, tuned and evaluated countless model variants in our original codebase. Llion also experimented with novel model variants, was responsible for our initial codebase, inference and visualizations. Lukasz and Aidan spent countless long days designing various parts of the model, replacing our earlier codebase, greatly improving results and massively accelerating research.

<sup>†</sup>Work performed while at Google Brain.

<sup>‡</sup>Work performed while at Google Research.

Conference on Neural Information Processing Systems (NIPS 2017), Long Beach, CA, USA.

выполнения задачи.

В контексте нейронных сетей attention используется для выделения наиболее важных элементов входных данных, таких как слова или символы, и для вычисления представления последовательности. Это достигается за счет использования механизма само-внимания (self-attention), который позволяет модели relacionать разные позиции одной последовательности для вычисления ее представления.

Функция attention принимает на вход запрос, набор ключей и значений, и возвращает выходной вектор, который является взвешенной суммой значений, где веса определяются сходством между запросом и ключами. Это позволяет модели сосредоточиться на наиболее важных элементах входных данных и игнорировать менее важные.

В статье "Attention Is All You Need" авторы предлагают использовать механизм attention для нейронного машинного перевода, что позволяет модели более эффективно обрабатывать входные данные и улучшать качество перевода. Они также предлагают использовать много-головое внимание (Multi-Head Attention), которое позволяет модели одновременно учитывать несколько аспектов входных данных и улучшать качество представления последовательности.

Фрагменты

Спросите что-нибудь...

Пользовательский интерфейс веб-приложения

# Работа с PDF-файлами

## Процесс индексации

Система загружает PDF-файлы и разбивает их на логические фрагменты в реальном времени. Для восстановления макета документа используется CRF-модель, обученная на разметке научных статей.

## Скорость работы

Книга “Deep Learning” (Goodfellow et al., ~800 страниц) индексируется за ~7 минут

Научная статья (15 стр.) индексируется за ~2 секунды

Система оптимизирована для работы в интерактивном режиме: индексация начинается сразу после загрузки документа



# Оценка системы

## FRAMES

Датасет для задач вопросно-ответного поиска (QA) на научных статьях в области обработки естественного языка (NLP). Он включает 5,049 вопросов, относящихся к 1,585 научным статьям по NLP.

## RAGAS

Использованы метрики

# Метрики

# Выводы

В итоге получилась система, которая эффективно работает с большими PDF-документами и позволяет в реальном времени находить и формировать релевантные ответы на вопросы.