Интенсив №4

Команда: Филиппов Дмитрий Блинов Даниил Цакаев Дени





Краткое содержание интенсива:

Содержание:

- 1. Постановка и описание задачи
- 2. Разделение работы
- 3. Работа с данными
- 4. Модели
- 5. Приложение
- 6. Самоанализ

Постановка и описание задачи

Название задания: Классификация позитивных комментариев по работе управляющей компании.

Метод выполнения:

Подготовка исходных данных. Разработка модели классификации комментариев по работе управляющей компании на категории: Нравится скорость отработки заявок, Нравится качество выполнения заявки, Нравится качество работы сотрудников, Понравилось выполнение заявки, Вопрос решён, Другое.

Разделение работы

Внутри команды работа была распределена в соответствии с навыками и умениями каждого участника команды.

Обработка данных: Блинов Даниил.

Модель-трансформер: Блинов Даниил.

Модели и доп.обработчик: Филиппов Дмитрий.

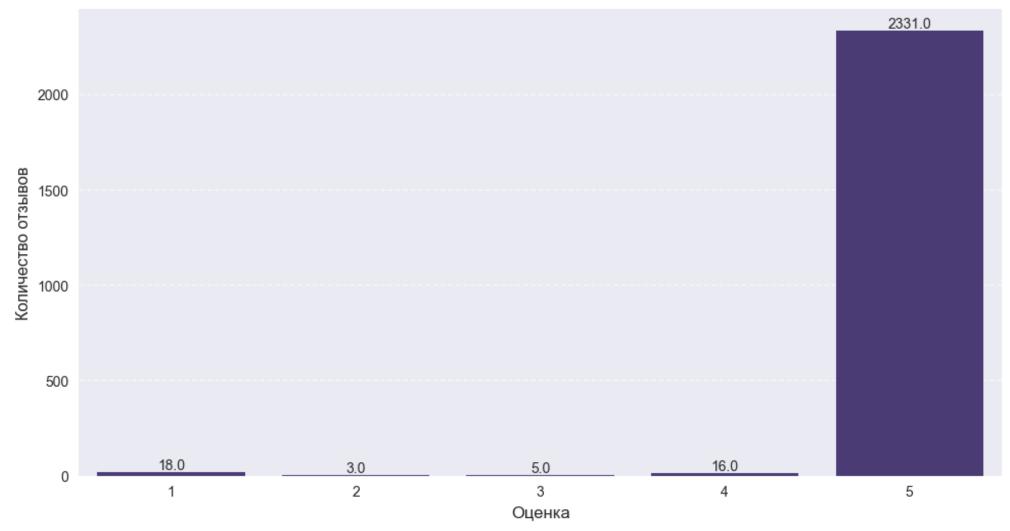
Приложение-бот: Цакаев Дени.

Web-приложение: Филиппов Дмитрий.

В ходе работы над данными была проведена работа по очистке данных и их анализу с выведением графиков для дальнейшей обработки данных для использования их в моделях. Результаты представлены ниже:

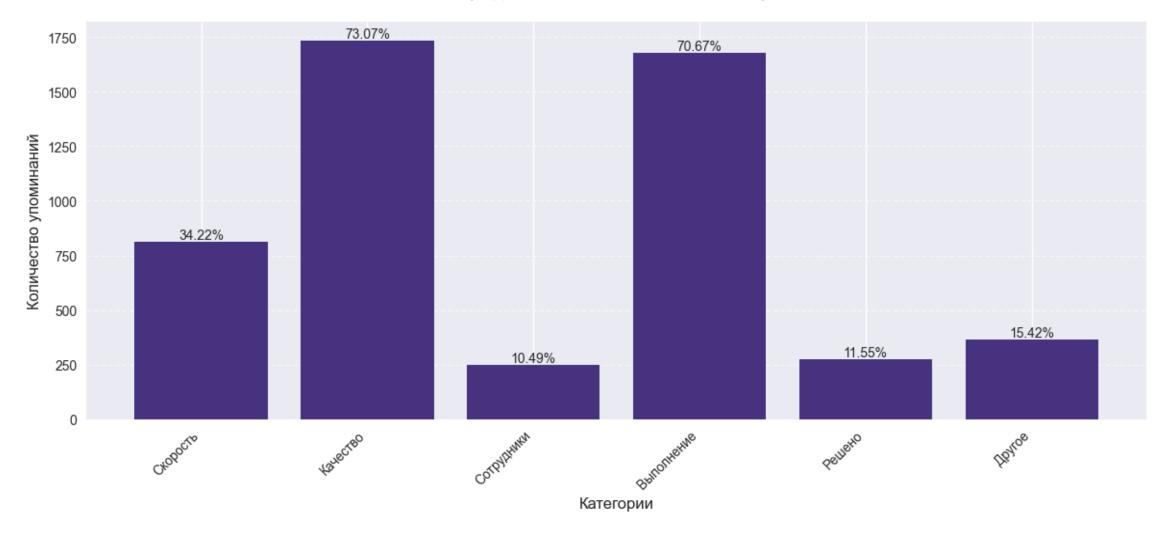
Также было разработано webприложение и telegram-бот для классификации комментариев.

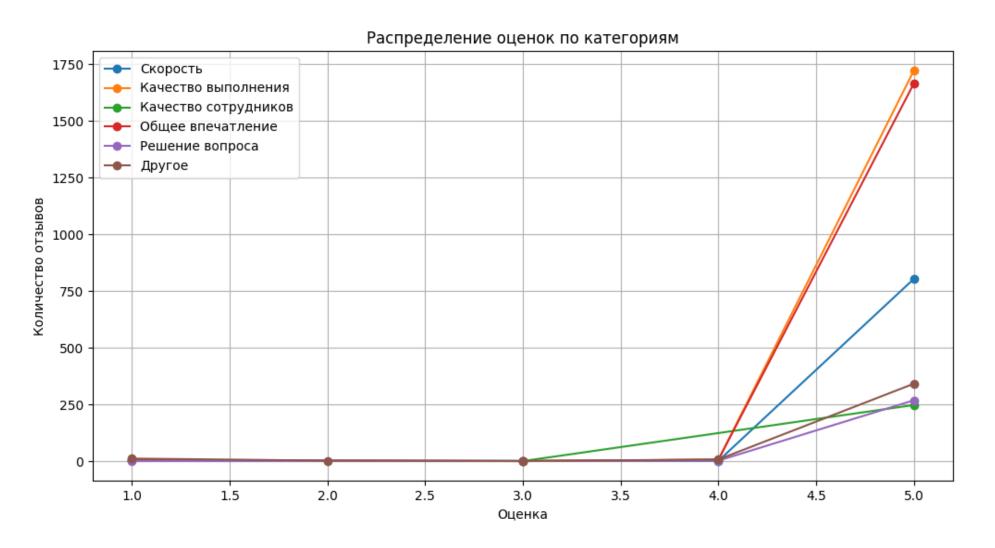
Распределение оценок в отзывах





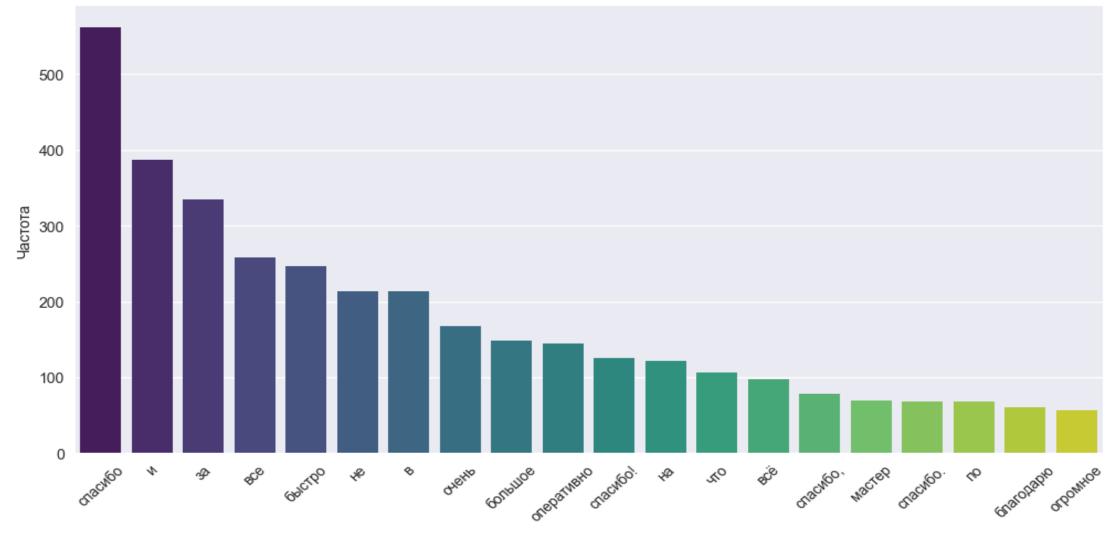
Распределение отзывов по категориям

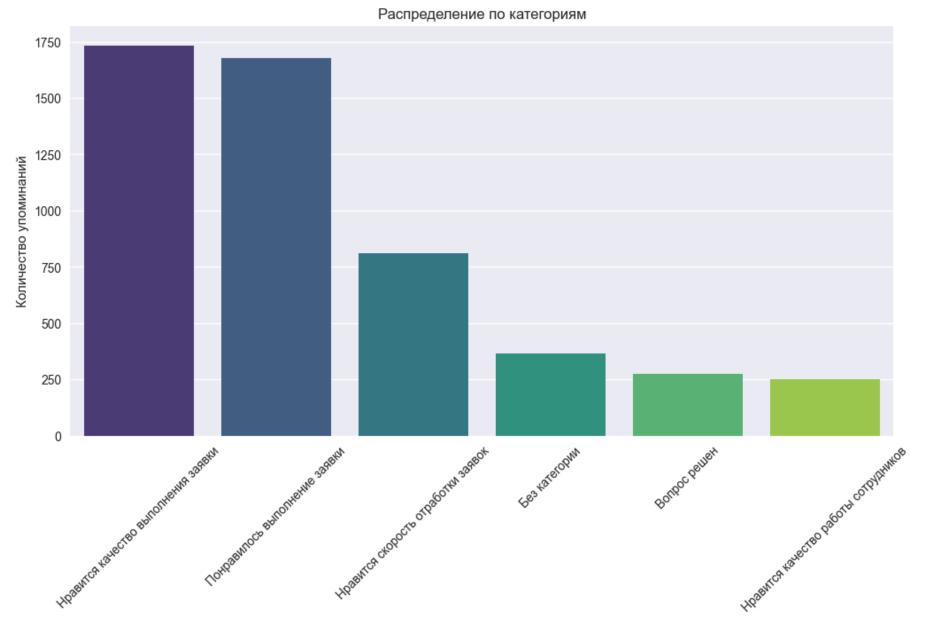


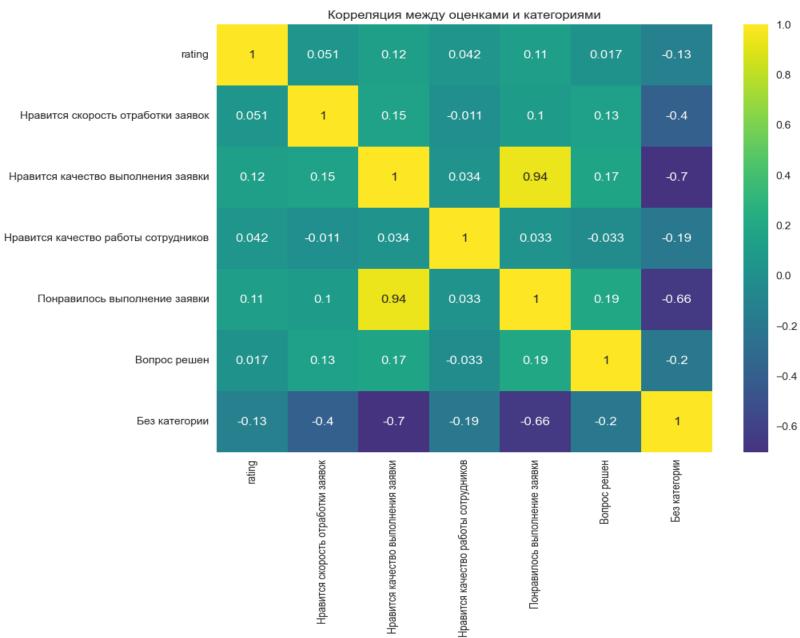














Для выполнения поставленной задачи участниками команды использовались модели: XGBOOST, KNOWLEDGE GRAPH, LOGISTIC REGRESSION, RANDOM FOREST, BERT.

Ниже будут представлены результаты:

Вероятность принадлежности комментария к категориям

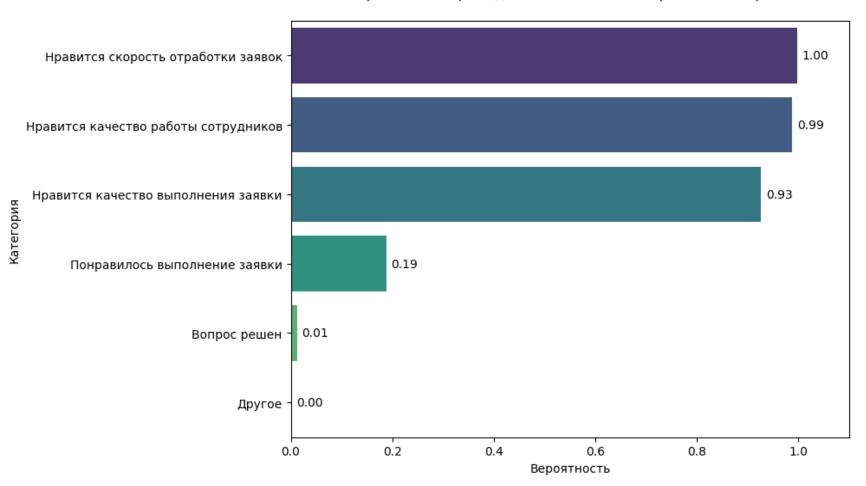
XGboost:

Пример: "Мастер

быстро пришёл

и качественно выполнил

работу".

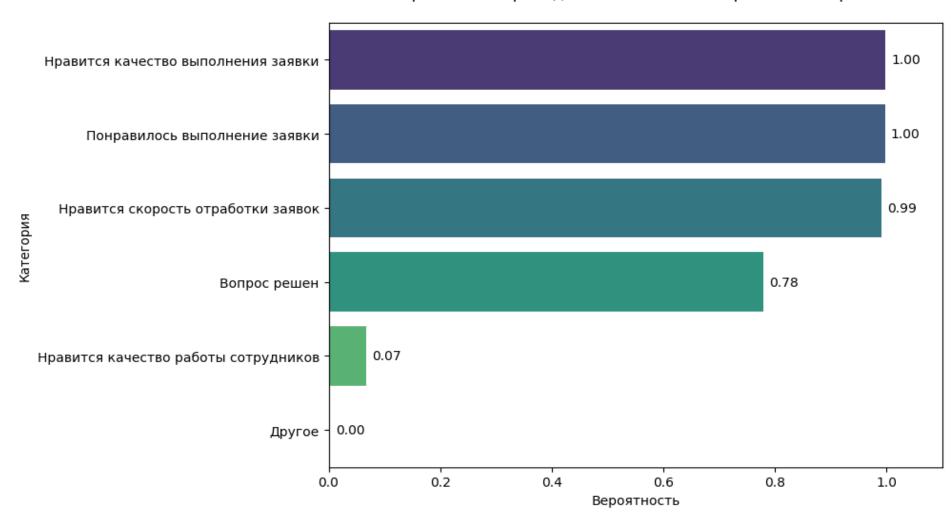




Вероятность принадлежности комментария к категориям

XGboost:

Пример: "Спасибо за оперативность, вопрос решен".



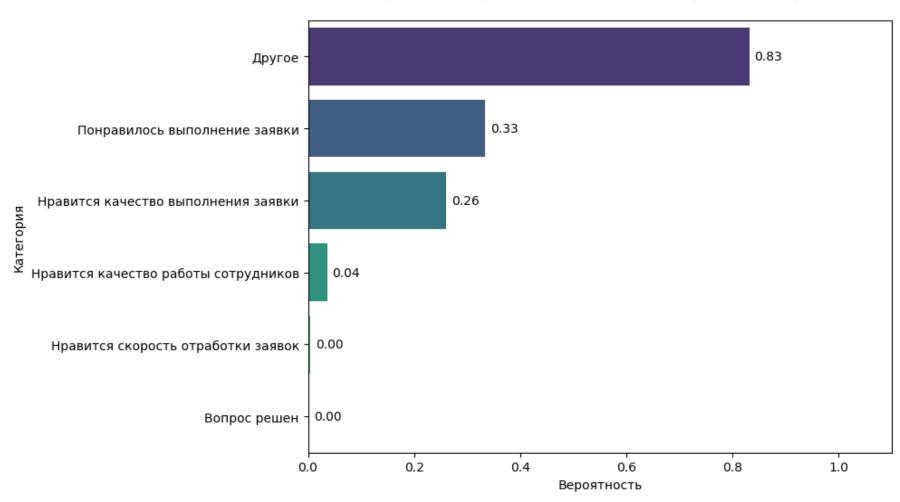
Вероятность принадлежности комментария к категориям

XGboost:

Пример: "Непонятно

что происходит,

никто не отвечает".



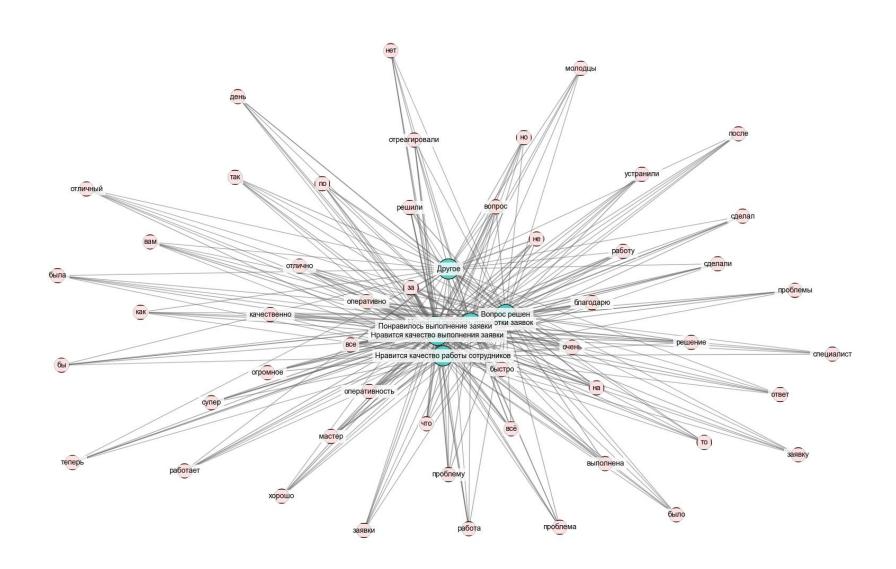
KNOWLEDGE GRAPH:

Это структурированное представление знаний в виде графа, где:

Узлы — это сущности (объекты, понятия, события).

Рёбра — это связи между ними (отношения).

Граф знаний: Категории и ключевые слова

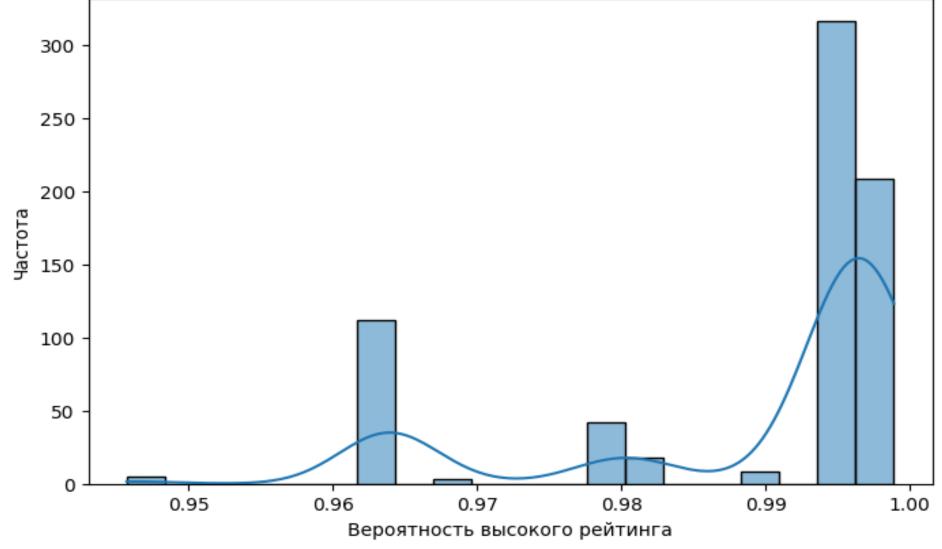






Распределение предсказанных вероятностей

LOGISTIC REGRESSION:



В качестве модели-трансформера было решено использовать модель BERT из-за понимания контекста слов и возможности предобучения на двух задачах.

Результат представлен ниже:

Masked Language Model (MLM):

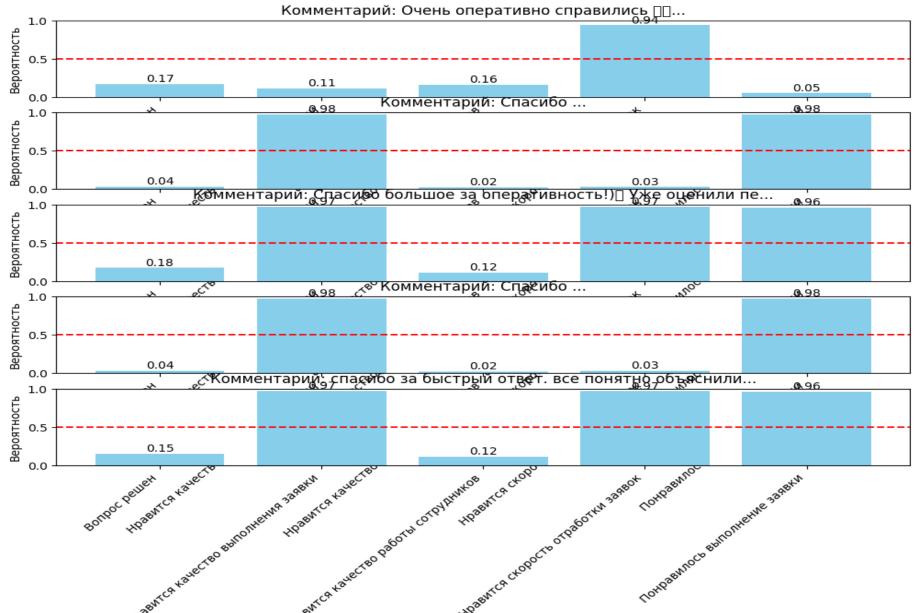
15% слов в предложении случайно маскируются, и модель учится их предсказывать.

Позволяет понимать глубокие связи между словами.

Next Sentence Prediction (NSP):

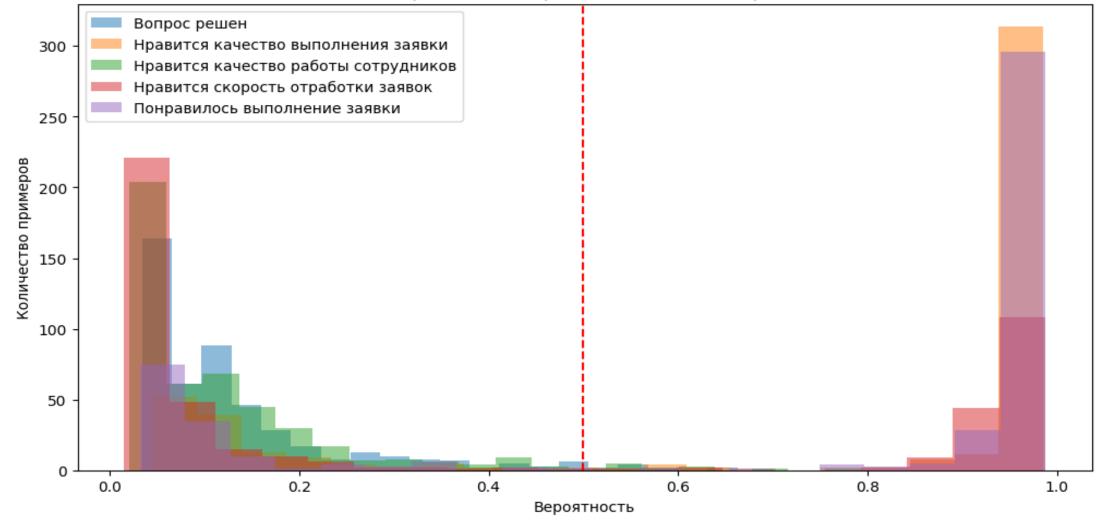
Модель определяет, следует ли одно предложение за другим в оригинальном тексте. Помогает понимать отношения между предложениями.





Распределение вероятностей по категориям

BERT:



Модель Random Forest использовалась для реализации web-приложения по классификации комментариев.

Это ансамблевый алгоритм машинного обучения, основанный на деревьях решений (Decision Trees). Он используется для задач классификации и регрессии, отличается высокой точностью, устойчивостью к переобучению и способностью работать с большими объемами данных.

Приложение

Разработка web-приложения заняла значительное время и потребовала изучения теоретических материалов и применения их на практике.

Пользователь вводит комментарий, после чего нажимает на кнопку анализа или очистки (если необходимо убрать предыдущий результат)

В приложение загружается database, после запуска встроенная модель Random Forest обучается на загруженных данных (при повторном запуске она развёртывается сразу) и выводит процентную статистику распределения комментариев по категориям.