





OZON ozon{ech

Cats DS

Задача 05 «Поиск одинаковых товаров на маркетплейсе»













Иван Черных

- o DS / проджект
- o@iceman_o_O
- o +79263351353

Толстова Ольга

- Аналитик / DS
- @otolstova
- +79032284070

Степан Кутькин

- Аналитик / DS
- o@step203
- o +79129413005

Егор Геращенко

- Аналитик / документация
- @egorgera
- o +79995379098

Дмитрий Саханенко

- Капитан / презентация
- @DimirSDV
- +79650359512



1. АКТУАЛЬНОСТЬ



- Ozon ведущая мультикатегорийная платформа электронной коммерции и одна из крупнейших интернеткомпаний в России. На площадке представлено более 150 млн товарных наименований в 20 категориях: от книг и одежды до продуктов питания и товаров для здоровья.
- Сейчас более 90% ассортимента площадки формируют партнеры маркетплейса, в некоторых случаях предлагающие одинаковые товары по разной стоимости и с разными сроками доставки.
- Оzon нужно постоянно совершенствовать алгоритм определения одинаковых товаров, чтобы клиенты лучше ориентировались в предложениях продавцов



3. ОПИСАНИЕ ИТОГОВОГО ПРОДУКТА

• ML-модель

2. ОПИСАНИЕ ЗАДАЧИ



- Разработайте ML-модель, способную определить идентичность товаров по названиям, атрибутам и изображениям.
- Модель должна находить среди паркандидатов как можно больше одинаковых товаров с точностью >95%

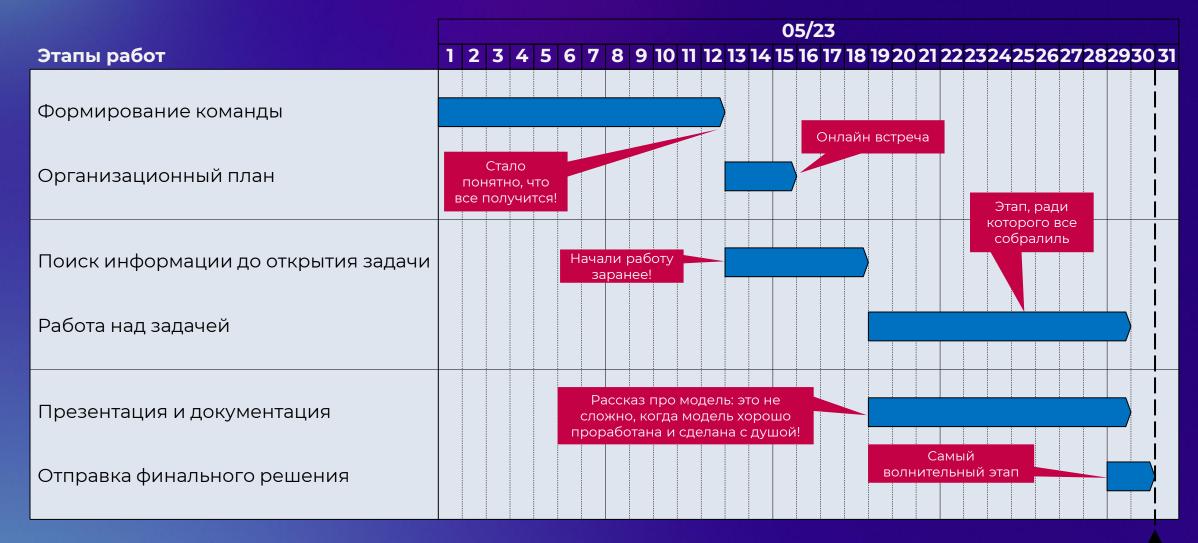
4. РЕСУРСЫ



- Тренировочная выборка: пары одинаковых и различных товаров;
- Тестовая выборка: пары товаров без разметки (выборка для формирования лидерборда);
- Дополнительные данные: названия, атрибуты, векторные представления картинок (эмбединги) товаров



Организационный план





Подходы к решению задачи: названия, цвета и новые признаки



Основные проблемы:

- Названия товаров на платформе не унифицированы (каждый продавец пишет, как хочет)
- 2. Похожие картинки могут относиться к совершенно разным товарам

Варианты решения проблем:

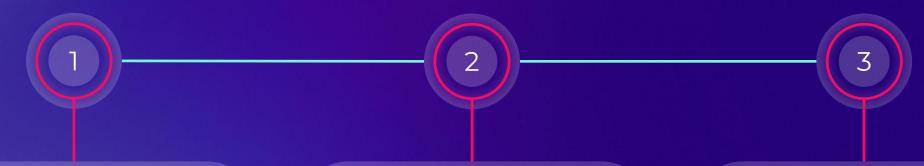
- Выделить признаки из названий: вид товара, марки, модели, характеристики
- 2. Сделать основой решения описания, а картинки использовать как вспомогательный атрибут

Решение команды Cats DS

- 1. Работа с названиями:
- словарь цветов
- выделение категорий
- словарь «АнтиСлов»: различия по ключевым словам (Pro, Max и т.д.)
- 2. Формирование новых признаков

Алгоритм решения задачи

Ключевые этапы решения задачи



Предобработка данных

- Объединение атрибутов связанных товаров
- Расчет расстояний между эмбеддингами изображений и названий
- Кодирование категории «цвет»
- Сравнение схожести категорий для одинаковых товаров
- Разбивка товаров по третьей категории для метрики
- Характеристика товаров

Дополнительные параметры

- ОНЕ цвета товара 1 и 2
- Коэффициент схожести наименований
- Взвешенное совпадение характеристик
- Сходство ТОР характеристик
- Определение важности категорий внутри каждой группы
- Коэффициент различий между названиями (с учетом «АнтиСлов»)
- Сравнение пересечений N-gram в названиях товаров
- И другие параметры

Машинное обучение

- Выбор метрик: ROC-AUC, PR-AUC
- Формирование ансамбля моделей: усреднение результатов от CatBoostClassifier, BalancedBaggingClassifier, LGBMClassifier

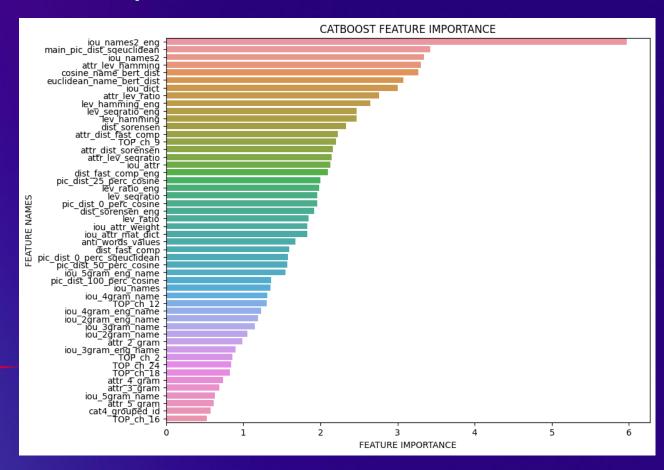
Анализ важности сформированных признаков

ТОП-5 важных признаков

- Наиболее важные признаки:
- 1. lou_names2
- 2. lou_names
- 3. pic_dist_0_perc_nan_bert_dist
- 4. euclidean_name_bert_dist
- 5. pic_dist_100_perc_cosine

Признаки из низшей части таблицы менее важны для обучения модели

Распределение признаков по важности



История решения задачи

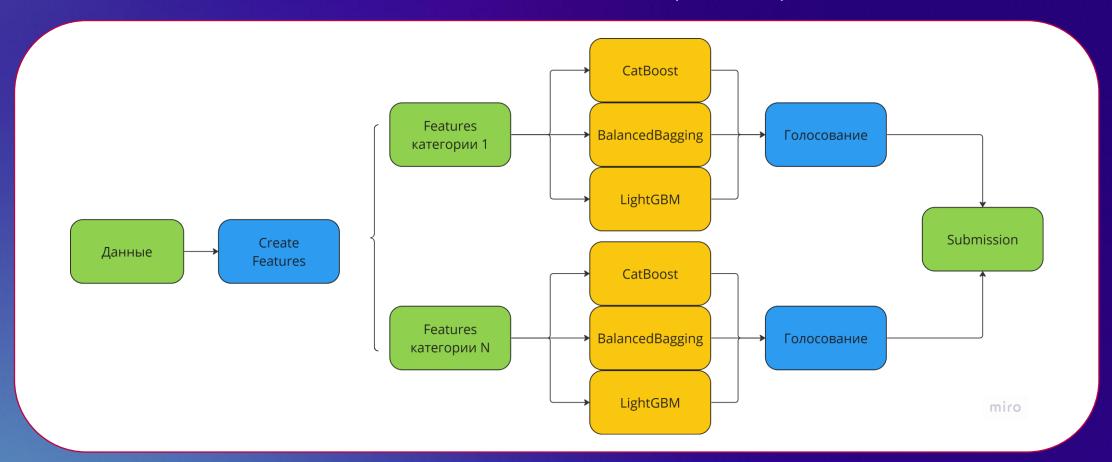
Решения, которые увеличили метрику PR-AUC



Архитектура решения

Особенности архитектуры:

- Формирование новых признаков
- Использование ансамбля моделей для каждой категорий товаров





Ключевые особенности решения

Формирование новых признаков

- 1. Использование IoU (Жаккара, бинарная мера сходства) над названиями и характеристиками
- 2. N-граммы (биграммы и триграммы) над названиями и характеристиками
- 3. Словарь «Антислова»: улавливает различия товаров по ключевым словам (например, Pro, Max)
- 4. Разложение цвета на простые цвета и кодирование как категориальный признак
- 5. Расчет важности каждой характеристики внутри каждой группы: определяется ТОП характеристик, сравнение по которым подается как отдельный признак

Ансамбль моделей

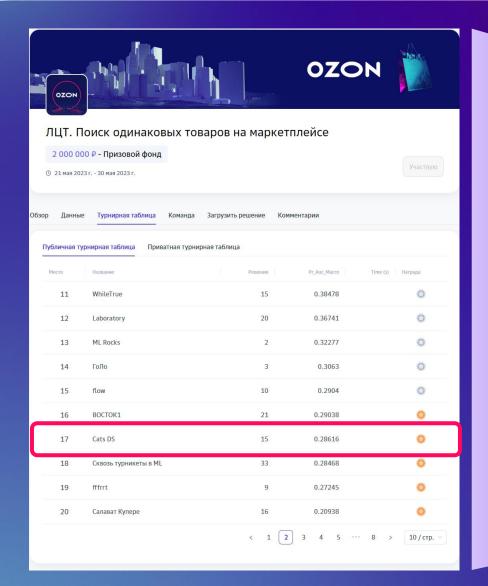
- 1. Общая модель, результат которой подается в качестве дополнительных признаков
- 2. Отдельная модель для каждой товарной категории
- 3. Использование Under-самплинга и Over самплинга
- 4. Ансамбль моделей: усреднение результатов от CatBoostClassifier, BalancedBaggingClassifier, LGBMClassifier

Используемые библиотеки





Итоговые метрики и рэнкинг



Финальная метрика Pr_Auc_Macro

0,28616

Ранг в публичной турнирной таблице

17



Ссылка на репозиторий GitHub

• Решение в формате .ipynb

• Презентация



• Сопроводительная документация

• Пример csv-файла