

Кейс VK

Маруся не отвечает на реплики из телевизора

цифровой трорыв _____

сезон: ии

Хакатон СКФО

GrowAl

ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ

Обучение модели, отличающей голосовые команды пользователя от внешнего шума

02 Задача бинарной классификации

03 Метрика - ROC-AUC



АНАЛИЗ ИСХОДНЫХ ДАННЫХ

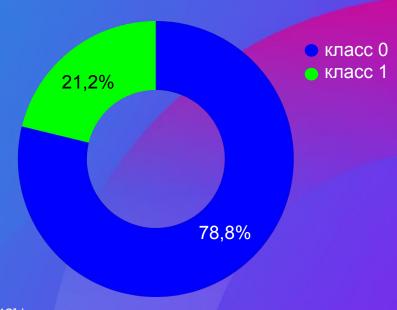
- 28 901 примеров
- 22 788 хороших (0)
- 6 113 плохих (1)

Дисбаланс в сторону первого класса

Данные – списки json с пятью последними фразами и таргет фраза, следующая после контекста

[{'user': 'маруся через десять минут будильник включи',

```
'marusia': 'Окей, разбужу вас через 10 минут'}, {'user': 'тормози', 'marusia': "}, {'user': 'будильник на три часа ночи', 'marusia': 'Окей, разбужу вас через 1 час 30 минут'}, {'user': ", 'marusia': '[Доброй ночи, Алексей!] | [date: Воскресенье, 9 октября] | [temp: 12] | [Погода {Погода в выходные}, Давай сыграем в города {Давай сыграем в города}, Радио {Поставь Радио Энерджи}, Таймер {Таймер на 30 секунд}]'}, {'user': 'привет', 'marusia': 'Привет, Алексей!'}]
```



АНАЛИЗ И ПОДГОТОВКА ДАННЫХ

Очистка диалогов от эмодзи

Восстановление пунктуации

Поиск фраз с латиницей

Пустые фразы в контекстах

"ॐ Это Мистер Декарт."

"ॐ Благодарю за игру!"

"Ö Странно, что я ошиблась"

"Это Мистер Декарт."

"Благодарю за игру!"

"Странно, что я ошиблась"

"Маруся, я очень тебя люблю."

Елена Вальяк. Гипноз для сна."

"Марусь включи, пожалуйста,

"выключи bluetooth"

"маруся я очень тебя люблю"

елена вальяк гипноз для сна"

"марусь включи пожалуйста

Только в 4% контекстов больше половины фраз отсутствуют

[&]quot;включи led zeppelin лестница в небеса"

ПРИЗНАКИ ДЛЯ МОДЕЛИ

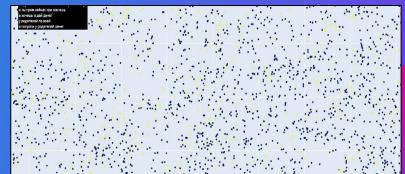
Признаки нужны для улучшения качества модели. Оценивали влияние признаков их корреляцией с лейблом – то есть насколько и в какую сторону изменение признака влияет на лейбл

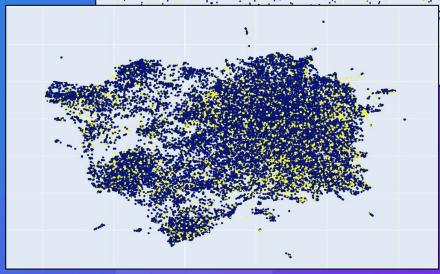
ПРИЗНАК	КОРРЕЛЯЦИЯ
Длина таргет фразы	-0.16
Метрика Relevance на диалоге пользователя с Марусей	-0.15
Метрика Readability на таргет фразах	-0.14
Наличие именованных сущностей (имен, названий, адресов и т.д.)	-0.11
Метрика Linguistic acceptability (приемлемость высказывания)	-0.06
Число пустых / не пустых фраз в контекстах	-0.05
Метрика токсичности по фразам и контекстам пользователя	-0.02
Количество подряд идущих пустых фраз в контекстах	0.00
Наличие шаблонных фраз Маруси (про погоду и т.д.)	0.00
Пропуск Марусей последней фразы в диалоге при наличии фразы пользователя (при просьбах сделать потише / выключить музыку)	0.00

ГИПОТЕЗА: ТЕМАТИКИ ДИАЛОГОВ

- Для каждого примера получили его смысловой эмбеддинг модели MUSE (набор чисел, приблизительно отражающий смысл текста)
- 2. Перевели эмбеддинги текстов в двумерное пространство (umap) и нарисовали их
- 3. Окрасили примеры соответственно лейблам

Заметно, что зависимости между лейблом и тематикой нет, значит фича плохая





АУГМЕНТАЦИЯ ПРИМЕРОВ

Из-за дисбаланса в сторону 0 класса (примеров 1 класса всего 20%) решили попробовать сгенерировать дополнительные примеры и добавить в обучающую выборку

Перемешать плохие контексты с плохими фразами

- 1. Берем контексты плохого класса с низкой метрикой релевантности
- 2. Берем таргет фразы плохого класса
- Мешаем их между собой и получаем новые примеры

RuDialoGPT-2 на плохих контекстах

- 1. Берем модель для генерации текстов
- 2. Дообучаем ее на контекстах
- 3. Генерируем контексты и подаем в обучающую выборку добавив случайные плохие таргеты

АУГМЕНТАЦИЯ ПРИМЕРОВ ГЕНЕРАТИВНОЙ МОДЕЛЬЮ

```
[{'user': 'Какая погода в Москве?',
  'marusia': '<Показываю анимацию в зоне часов> сегодня в Москве будет облачно, дождь температура от шести
{'user': 'На машине.', 'marusia': 'На машине времени?'},
{'user': 'Да.', 'marusia': 'Вот это да'},
{'user': 'Ты меня любишь?', 'marusia': 'Это вы мне?'},
{'user': 'Ты любишь меня?', 'marusia': 'Я вас очень люблю!'}]
```

```
[{'user': 'Маруся, поставь музыку',
 'marusia': 'vk: Авторизуйтесь через VK ID и слушайте миллионы треков'},
 {'user': 'Маруся, включи.', 'marusia': 'Ставлю Король и Шут.'},
 {'user': 'Давай.', 'marusia': 'Ставлю Король и Шут.'},
 {'user': 'Давай, пока.', 'marusia': ''},
 {'user': '', 'marusia': ''}]
```

```
[{'user': 'Маруся, как дела?', 'marusia': 'Да вроде неплохо'},
{'user': 'Маруся, не спишь?', 'marusia': 'Да вроде нет, у меня дел полно'},
{'user': 'Маруся, давай поиграем в "Кто хочет стать миллионером".',
  'marusia': 'А давайте'},
{'user': 'Да.', 'marusia': 'Ну супер'},
{'user': 'Маруся, давай поиграем в «Кто хочет стать миллионером».',
  'marusia': 'Давайте сыграем! Я хочу стать миллионером. На этот раз я хочу стать миллионером!'}]
```

Дообучали https://huggingface.co/tinkoff-ai/ruDialoGPT-medium Но использовать не успели :(

МОДЕЛЬ И ЕЕ ОБОСНОВАНИЕ

Использовали для дообучения трансформерные модели, зарекомендовавшие себя в похожих задачах. Замеряли на тестовой подвыборке из тренировочного датасета



ЧТО ПРОБОВАЛИ

Делили на три выборки:

- train (70%)
- validation (20%)
- test (10%)

Пробовали делить на фолды, но качество не было удовлетворительным

Сэмплинг

Искусственные примеры подняли метрику

Модели:

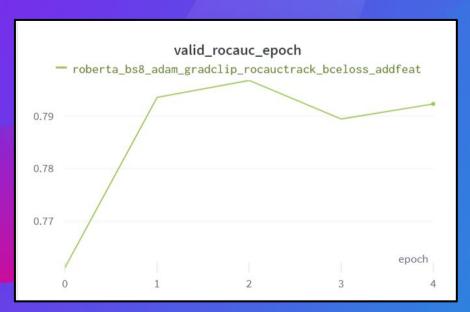
- sberbank-ai/ruBert-large
- sberbank-ai/ruT5-large
- DeepPavlov/xlm-roberta-large-en-ru
- xlm-roberta-large

Остановились на небольших, потому что другие обучались медленнее и показывали результат хуже

Спецтокен:

Добавили в токенизатор специальный токен [RESPONSE_TOKEN] для разделения контекста от таргет-фразы и не получили профита

РЕЗУЛЬТАТЫ МОДЕЛИ

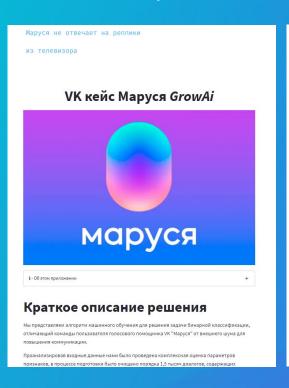


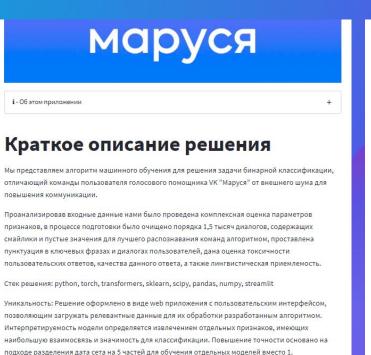


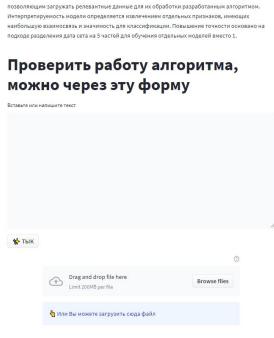
ROC-AUC: 0.79 LOSS: 0.39

ВАРИАНТЫ РАЗВИТИЯ РЕШЕНИЯ И РЕАЛИЗАЦИЯ

Готовую модель можно захостить через streamlit с интерфейсом от huggingface spaces







ТЕХНОЛОГИИ











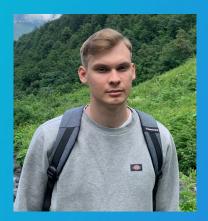






SciPy Transformers

КОМАНДА GrowAi



Елисей Рыков Tg: @Imeribal



Александр ТумановTg: @ftfy_m



Анна Белькова Tg: @GRECHAX