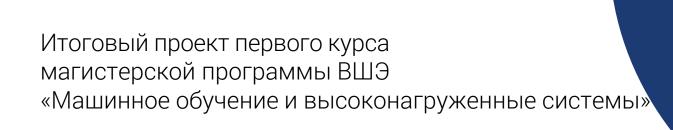
Изучение социального настроения граждан с помощью машинного обучения







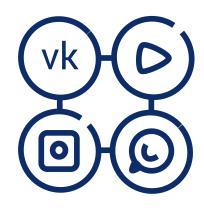
(B)+n(I -n(B∩C)







# Проблема



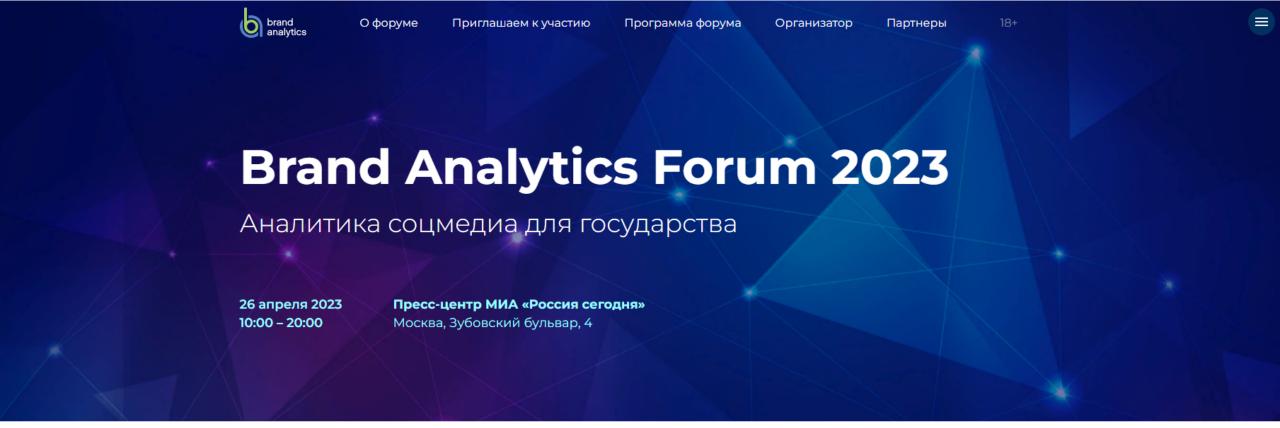
Гуманитарные науки отстают от развития современных технологий. Большой пласт информации лежит в социальных сетях



## Решение



Использование машинного обучения в анализе постов соцсетей выявляет эмоционального настрой населения



### О форуме

Главная тема форума – использование аналитики социальных медиа для решения задач исполнительной власти.

- Что такое клиентоцентричное государство?
- Как выявлять проблемы в социальной сфере?
- Как власти отслеживать эффективность своих решений и реакцию на них в обществе?

Наш форум ответит на эти и многие другие вопросы.





Home

Competitions

Datasets

Mode

Code

Discussions

😭 Learr

More

Your Work

▼ VIEWED

Porto Seguro's Safe Dri...

Dinosaurs | Data Import

Dinosaur List

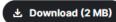
Environment Impact of...







**New Notebook** 





:

#### **Emotion Detection from Text**

Predict emotion from textual data: Multi-class text classification



Data Card Code (43) Discussion (3)

#### **About Dataset**

#### Context

Emotion detection from text is one of the challenging problems in Natural Language Processing. The reason is the unavailability of labeled dataset and the multi-class nature of the problem. Humans have a variety of emotions and it is difficult to collect enough records for each emotion and hence the problem of class imbalance arises. Here we have a labeled data for emotion detection and the objective is to build an efficient model to detect emotion.

#### Content

The data is basically a collection of tweets annotated with the emotions behind them. We have three columns tweet\_id, sentiment, and content. In "content" we have the raw tweet. In "sentiment" we have the emotion behind the tweet. Refer to the starter notebook for more insights.

#### **Acknowledgements**

This public domain dataset is collected from data.world platform. Thanks, data.world for releasing it under Public License.

#### Inspiration

The data that we have is having 13 different emotion 40000 records. So it's challenging to build an efficient multiclass classification model. We may need to logically reduce the number of classes here and use some advanced methods to build efficient model.

#### Usability 0

7.65

#### License

CC0: Public Domain

#### Expected update frequency

Never

#### Tags

Text NLP

Deep Learning

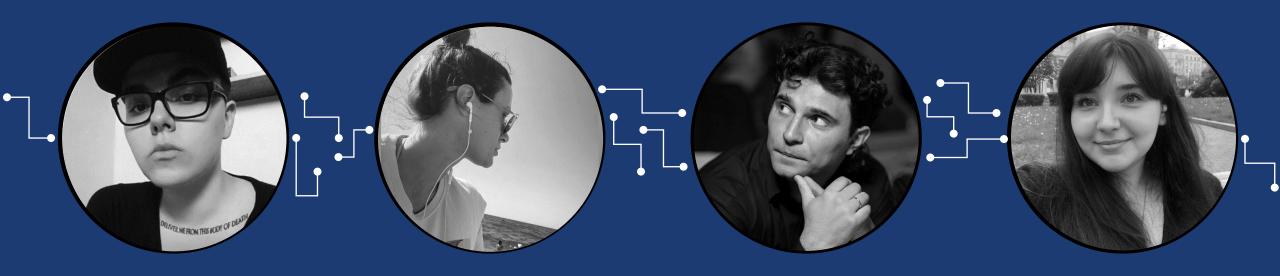
# Существующие решения на рынке



Готовые решения	Buzzsumo	Klear	Traackr	
Стоимость (\$/месяц)	От 119	От 99	От 499	
Наличие триального периода	30-дневный	Демо-версия	Демо-версия Средний бизнес	
Основной покупатель	Малый бизнес	Малый бизнес		
Наличие кастомизации	Нет	Да	Нет	
Отрасль	Ретейл	Ретейл	Поиск инфлюенсеров	

# . Команда проекта





Ксения Лущева

\*ML-инженер, тестировщик

Мария Аугуст

\*Data Scientist

Павел Егоров

\*Аналитик, менеджер проекта

Мария Кофанова

\*Куратор



# Пройденные этапы

Получен набор размечены данных:

**354** 117 объектов постов vk.com

Цель обучения модели:

определять тексту поста эмоциональную тональность сообщения:

- Без эмоций
- Радость
- Гнев

- Страх
- Печаль
- Удивление

План на семестр

Выбор семейства моделей

Обучение модели (выполнено частично)

Тестирование и апробация модели

Итоговая презентация проекта

## Пример датасета

								5 1
	id	text	created_at	sentiment	emotion	toxicity	is_congratulation	D NAME OF THE PROPERTY OF THE
0	12963175	💖 Многократно экранизированный и поставленный	2023-11-01 11:40:28	POSITIVE	no_emotion	TOXIC! Внимание, перед Вами токсичное сообщение!	False	198 · NAW
1	12963451	Продолжает работу Осенний лагерь в нашей школе	2023-11-01 15:08:04	POSITIVE	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	Spam
2	12963452	Сегодня, мы съездили в с\пВоскресенское. Наша	2023-11-01 14:52:52	POSITIVE	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	Ham
3	12963698	Более 170 лекций запланировали в рамках просве	2023-11-01 14:40:19	NEUTRAL	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	Spam
4	12963699	1 ноября у нас в гостях были воспитанники подг	2023-11-01 09:56:06	NEUTRAL	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	Spam
5	12963700	В преддверии Дня народного единства обучающиес	2023-11-01 09:05:20	POSITIVE	no_emotion	TOXIC! Внимание, перед Вами токсичное сообщение!	False	Spam
6	12963835	💯 Уважаемые жители сельского поселения Орловс	2023-11-01 17:06:31	NEUTRAL	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	Spam
7	12963836	Вот такая красота на нашем новом мемориале в с	2023-11-01 07:11:47	POSITIVE	Joy	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	Spam
8	12963843	В Башкирии отловили алабая, напавшего на людей	2023-11-01 18:53:58	NEUTRAL	no_emotion	TOXIC! Внимание, перед Вами токсичное сообщение!	False	Spam
9	12966277	Отдам букварь для подготовки к школе.	2023-11-01 10:38:06	POSITIVE	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	Ham
10	12966610	Сегодня в службе семьи прошёл "Единый день сем	2023-11-01 16:53:41	POSITIVE	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	Spam
11	12966611	Участник СВО при увольнении в связи с признан	2023-11-01 11:43:35	NEUTRAL	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	Spam
12	12966996	Сегодня 3 курс Биоэкология на предмете физиоло	2023-11-01 11:20:17	NEUTRAL	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	Spam
13	12967451	🍉 4-5 ноября\л ╈ НОВОЕ ПОСТУПЛЕНИЕ\n 🤞 -20% на муж	2023-11-01 18:35:08	NEUTRAL	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	Spam
14	12967452	4-5 ноября\п	2023-11-01 14:33:47	NEUTRAL	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	Spam
15	12967453	4-5 ноября\п • НОВОЕ ПОСТУПЛЕНИЕ\п • -20% на муж	2023-11-01 14:22:27	NEUTRAL	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	Spam
16	12967454	4-5 ноября\п de HOBOE ПОСТУПЛЕНИЕ\п de -20% на муж	2023-11-01 14:21:02	NEUTRAL	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	Spam
17	12967455	4-5 ноября\п * НОВОЕ ПОСТУПЛЕНИЕ\п -20% на муж	2023-11-01 14:20:00	NEUTRAL	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	Spam
18	12967456	Ф 4-5 ноября\п • НОВОЕ ПОСТУПЛЕНИЕ\п • -20% на муж	2023-11-01 13:03:04	NEUTRAL	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	Spam
19	12967457	ТСК Оптовик\помс рассылка приостановлена \пчто	2023-11-01 13:02:14	NEUTRAL	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	<b>SPAR</b> ТИВАЦИЯ <sup>1</sup>
20	12967458	Ф 4-5 ноября\п   НОВОЕ ПОСТУПЛЕНИЕ\п   20% на муж	2023-11-01 12:24:42	NEUTRAL	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	<b>Span</b> бы активир
21	12967459	4-5 ноября\п + НОВОЕ ПОСТУПЛЕНИЕ\п -20% на муж	2023-11-01 11:45:43	NEUTRAL	no_emotion	NOT TOXIC! Это сообщение не является грубым ил	False	Spam
				1 Cer	выполнен	n = 21:40		

# СЛАЙД с 4 зарядами Выбор семейства моделей:

- На текущий момент нами апробированы:
  - Bag of words
  - TfldfVectorizer
  - Комбинация Tfldf + дополнительные признаки
  - Комбинация stopwords + Word2Vec

## СЛАЙД ТИСКИ

Bag of Words в сочетании с CountVectorizer и Logistic Regression для обучения языковых моделей, является прочным фундаментом в (NLP)
• Высокую точность при использовании 1-граммовой модели.

- Достижение точности 0,94 с помощью 1-граммовой модели впечатляет и указывает на то, что модель очень эффективно классифицирует настроения как положительные или отрицательные на основе отдельных слов. Это говорит о том, что для набора данных наличие или отсутствие определенных ключевых слов является сильным предиктором настроения.

ГРАНИЦ по тискам Верхние пункты в одну часть, нижние в другую

- Мы получили снижение точности при использовании 3-граммовой модели.
- Снижение точности до 0,85 при использовании 3-граммовой модели скорее всего говорит о том, что включение контекста окружающих слов (до трех слов вместе) не только не улучшает, но даже может несколько ухудшить работу модели. - Хотя подход Bag of Words прост и эффективен для многих задач, он не учитывает порядок слов и семантические отношения между словами. Поэтому на следующих этапах мы постарались учесть более сложные модели.

# Здесь тоже нужны тиски TfldfVectorizer и расширение значений целевых переменных демонстрирует развитие и масштабирование проекта

- Использование TfldfVectorizer c LogisticRegression сохраняет высокую точность бинарной классификации
- Небольшое увеличение точности 3-граммовой модели с использованием TfldfVectorizer (с 0,85 до 0,86) по сравнению с подходом BoW позволяет предположить, что взвешивание Tfldf, которое подчеркивает важность менее частотных слов, может быть более эффективным для улавливания нюансов контекста в больших n-граммах.

#### ЗДЕСЬ граница по тискам. Верхние пункты в левый блок, нижние в правый

- Получили первую проблему с многоклассовой классификацией. Расширение категории до "нейтральный" и обучение ряда классификаторов на векторах (1,2)-грамм показало заметное падение точности во всех моделях.
- Это может указывать на недостаточно хорошую разметку данных, в связи с чем, одной из потенциально решаемых задач в нашей работе уточнение сентиментов.
- Показатели f1 для положительных и отрицательных категорий ниже 0,3 свидетельствуют о значительных проблемах в достижении сбалансированной классификации с помощью текущих моделей

# Включение дополнительных признаков в TfldfVectorizer

На следующем шаге мы постарались включить дополнительные параметры:

- Добавили новые признаки, таких как emotion, toxicity, is\_congratulation и spam, чтобы дать модели улавливать более широкий спектр текстовых нюансов
- Использовали ОНЕ для дополнительных признаков. Это может помочь в точном отражении влияния каждого признака на целевую переменную.
- Продолжили эксперименты с Tfldf для кодирования текста с помощью 1-грамм.
- Применили TruncatedSVD для сжатия матрицы признаков до 100 признаков. Это поможет решить проблемы, связанные с высокой размерностью, такие как проклятие размерности и чрезмерная подгонка, что сделает вашу модель более обобщенной.

# 5 зарядов и заголовок Использование Word2Vec

Мы предприняли переход к использованию nltk для удаления стоп-слов и модели Word2Vec для векторизации текста.

- Использование nltk для удаления стоп-слов. Удаление стоп-слов имеет решающее значение для уменьшения шума в текстовых данных.
- Использование Word2Vec для векторизации текста. Word2Vec учитывает контекстуальные нюансы и семантические связи между словами, в отличие от методов BoW и Tfldf.
- Используя Word2Vec, мы преобразуем текст в векторы, которые представляют слова в непрерывном векторном пространстве.
- Этот подход эффективен для улавливания контекста слов, понимания синонимов и для улавливания определенного настроения.
- Мы рассчитываем, что в нашем случае это приведет к созданию более эффективной модели, особенно для задач, требующих глубокого понимания семантики текста, таких как анализ настроения, классификация текстов и рекомендательные системы.