ViaMobi

NLP skills

Dataset

- Отзывы на рестораны
- 47139 строк, 6 столбцов
- 6 классов

	review_id	general	food	interior	service	text
16383	16383	0	5	6	7	Сходили с семьей на ужин . Очередной ФастФуд
21095	21095	0	3	6	8	Чтобы не тратить время в " пробке " зашли с сы
43487	43487	0	0	0	0	Уютно посидеть и поболтать , да ещё и вкусно п
30038	30038	0	9	8	9	С Антре номер раз у меня отношения сложные
2541	2541	0	6	8	-	Забрела почти случайно , прельстившись " вкусн

Data preprocessing

- 1) Пропуски, дубликаты, аномалии
- 2) Баланс классов
- 3) Форматирование текста: приведение к нижнему регистру, удаление знаков препинания (исключение "! : ()"), исправление грамматических ошибок
- 4) Удаление стоп-слов (гипотеза проверена-отклонена)
- 5) Лемматизация

		general	text	finish_text
Итог: 3199 (Итог:	5	самый офигенный клуб в москве . таких клубов	[самый, офигенный, клуб, в, москва, такой, клу
	3199 строк	5	отмечали юбилей своей мамочки . он был 05.09.2	[отмечать, юбилей, свой, мамочка, он, быть, пр
	3 столбца	5	решил оставить отзыв , пока впечатления еще св	[решить, оставить, отзыв, пока, впечатление, е
	5 классов	5	08.09.12 праздновали в ресторане palati свадьб	[праздновать, в, ресторан, palati, свадьба, вс
	, 1010000	3	были в кафе пушкин 16 сентября . приводили на	[быть, в, кафе, пушкин, сентябрь, приводить, н

Baseline

- Word2Vec
- Расчет среднего вектора отзыва на весах TF-IDF
- Градиентный бустинг над полученными эмбеддингами (n_estimators=100, max_depth=8, learning_rate=1e-1)*
- Разделение на train-test с учетом стратификации таргета (т.к. дисбаланс классов сильный)

^{*}гиперпараметры не подбирались

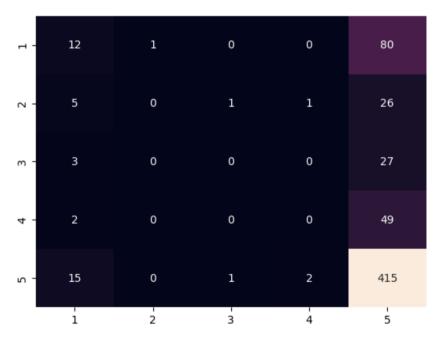
Результаты baseline

Метрики качества на тесте

Precision: Recall: 0.22 F1-measure: 0.20 Accuracy:

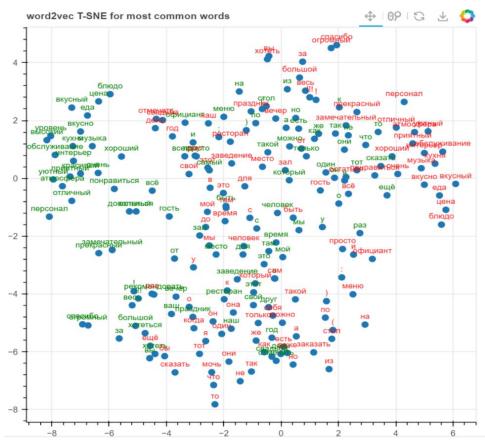
Accuracy:	0	.67				
		precision	recall	f1-score	support	
	1	0.32	0.13	0.18	93	
	2	0.00	0.00	0.00	33	
	3	0.00	0.00	0.00	30	
	4	0.00	0.00	0.00	51	
	5	0.70	0.96	0.81	433	
accur	acy			0.67	640	
macro	avg	0.20	0.22	0.20	640	
weighted	avg	0.52	0.67	0.57	640	

Confusion Matrix



Визуализация пространства слов (W2V)

- зеленым ТОП-100 слов из позитивных отзывов (4 и 5 звезд)
- красным ТОР-100 слов из негативных отзывов (оценка 3 и ниже)



Fine-tuning ruBERT

Дообучение модели 'ai-forever/ruBert-base' на кастомном датасете под классификацию на 5 классов.

Recall: 0.20	.14 0.16				0 -	0	0	0	0	46
Accuracy: 0.6	58 precision	recall	f1-score	support	1 -	0	0	0	0	17
0 1 2	0.00 0.00 0.00	0.00 0.00 0.00	0.00 0.00 0.00	46 17 15	- 2	0	0	0	0	15
2 3 4	0.00 0.68	0.00	0.00 0.81	26 216	m -	0	0	0	0	26
accuracy macro avg	0.14	0.20	0.68 0.16	320 320	4 -	0	0	0	0	216
weighted avg	0.46	0.68	0.54	320		0	i	2	3	4

Выводы

- бустинг над эмбедингами W2V с весами TF-IDF дает более качественный прогноз класса, однако в связи с малым количеством данных не может определить 2 и 3 классы.
- ruBERT не хватило данных для обучения, поэтому в прогнозе только 5 класс. +дообучение было всего 1 эпоха, поэтому результат не удовлетворительный