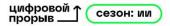
Кейс от Ростелекома

Команда @sergak blog

Проблематика



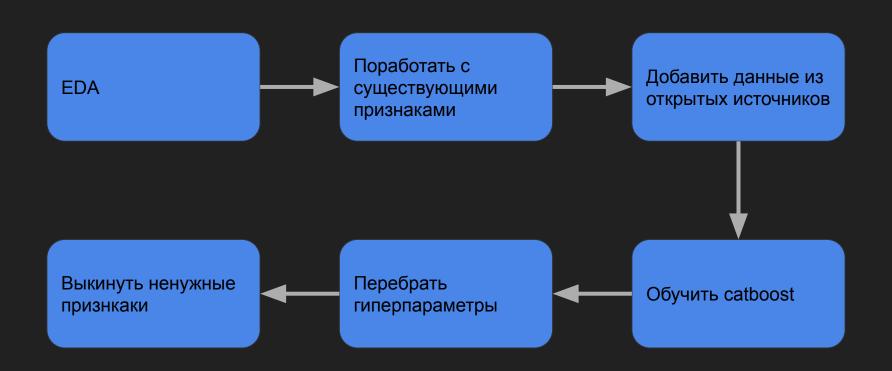




Проблематика

Сбор и проверка данных очень длительный и трудоемкий процесс (не говоря уже о внедрении всего этого в промышленный пайплайн).

Общий пайплайн

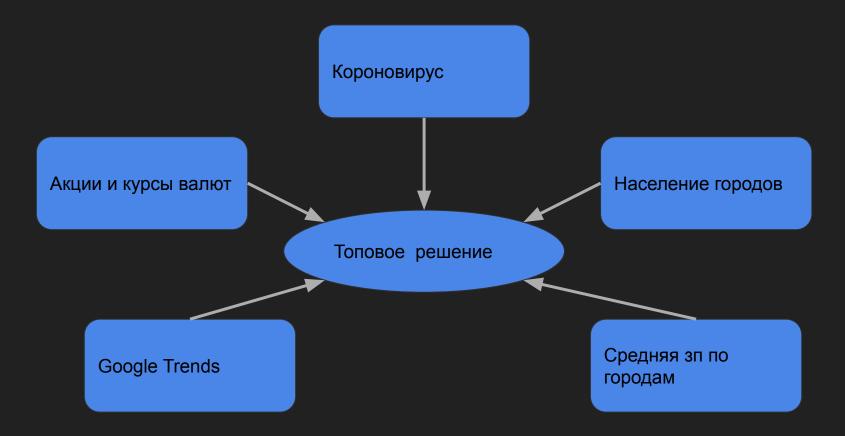


Работаем с существующими признаками

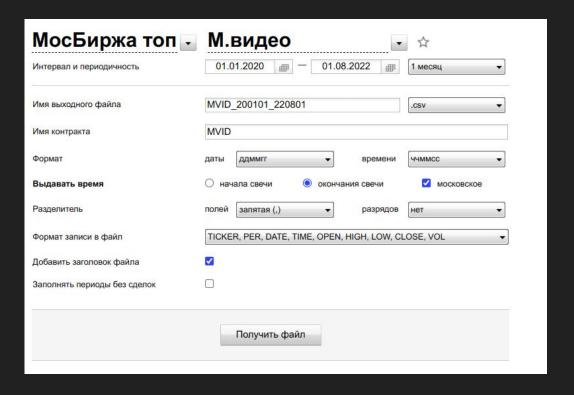
- Сделать агрегации по городам для f1-f30
- Посчитать парные значения для f1-f30 (разность, отношение)
- Нормализовать названия городов/регионов (.lower().strip())

<pre>data = pd.read_csv('data/train.csv', sep=';') data['city_name'] = data['city_name'].str.strip().str.lower() data.head()</pre>																				
I	label	period	subject_type	subject_name	city_name	hex	hex_lat	hex_lon	f1	f2	 f21	f22	f23	f24	f25	f26	f27	f28	f29	f30
0	1	2020-05-01	Город	Москва	москва	8611aa7a7ffffff	55.729458	37.516569	0.00101	0.00103	 0.13027	0.0	0.00000	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	0.01737	0.0
1	1	2020-05-01	Город	Москва	москва	8611aa01ffffff	55.975851	37.237085	0.00000	0.00027	 0.08756	0.0	0.00000	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	0.01152	0.0
2	1	2020-05-01	Город	Москва	москва	861181b6fffffff	55.622721	37.695121	0.00339	0.00313	 0.09243	0.0	0.00000	0.11053	0.57895	0.00526	0.02105	0.00000	0.01540	0.0
3	1	2020-05-01	Город	Москва	москва	8611aa017ffffff	55.941586	37.157487	0.00048	0.00054	 0.10192	0.0	0.00049	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	0.01495	0.0
4	1	2020-05-01	Город	Москва	москва	8611aa637ffffff	55.797494	37.676200	0.00164	0.00179	 0.09620	0.0	0.00000	0.14444	0.64444	0.01111	0.04444	0.01111	0.01266	0.0
5 ro	ws ×	38 columns																		

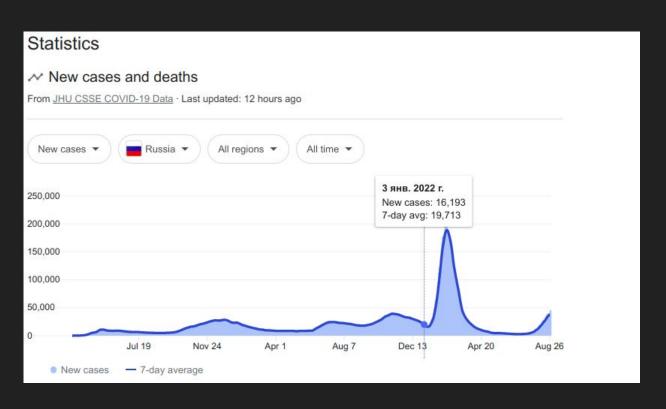
Дополнительные данные



Акции и курсы валют - источник

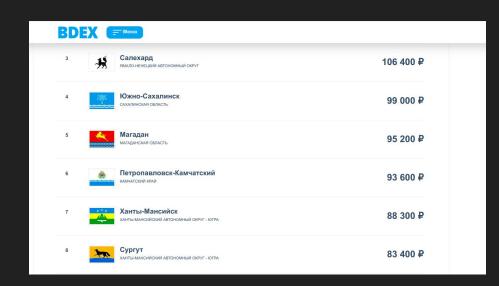


Короновирус - источник



Информация по городам

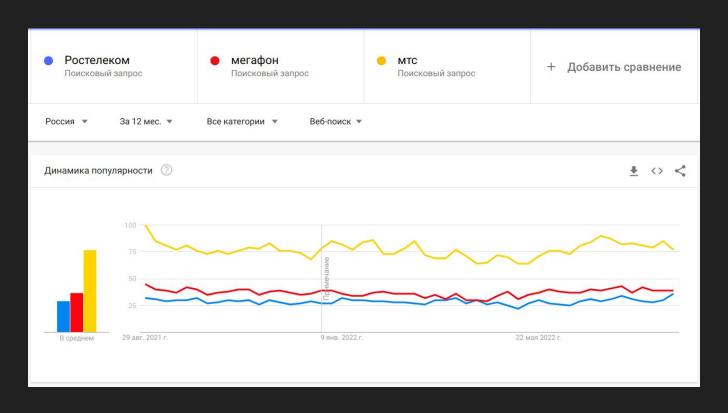
Место	Город	Население на 1 января 2022 года (тыс.) ^[5]	Прирост относительно переписи-2010	Население, тыс. чел. (официальные окончательные итоги переписи 2010 года ⁽⁶⁾)		
1	Москва	12 635	9,8 %	11 504		
2	Санкт-Петербург	5 378	10,2 %	4 880		
3	Новосибирск	1 621	10,0 %	1 474		
4	Екатеринбург	1 494	10,7 %	1 350		
5	Казань	1 259	10,0 %	1 144		
6	Нижний Новгород	1 234	-1,36 %	1 251		
7	Челябинск	1 179	4,3 %	1 130		
8	Самара	1 137	-2,4 %	1 165		
9	Ростов-на-Дону	1 135	4,2 %	1 089		
10	Уфа	1 135	6,9 %	1 062		
11	Омск	1 126	-3,4 %	1 166		
12	Красноярск	1 103	12,9 %	977		
13	Воронеж	1 049	7,6 %[7]	890[8]		
14	Пермь	1 043	5,2 %	991		
15	Волгоград	1 001	-1,96 %	1 021		



Города миллионники - источник

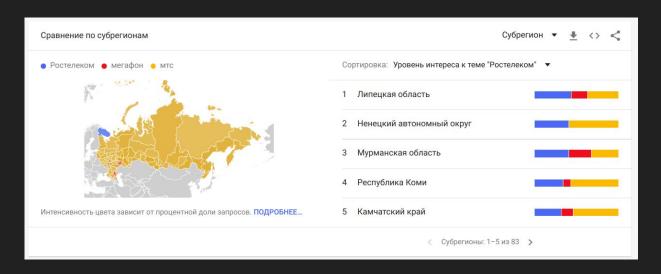
Зарплата по городам - источник

Google Trends - источник



Google Trends - источник

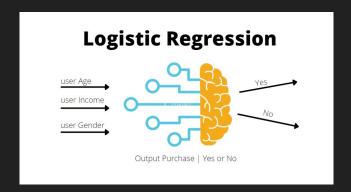
- Спросы на игры
- Жалобы на плохой интернет
- Анализа запросов по конкурентам
- Динамика интереса к Ростелекому

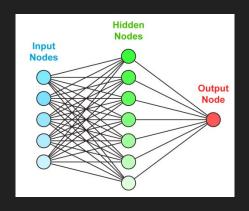


Выжимаем максимум

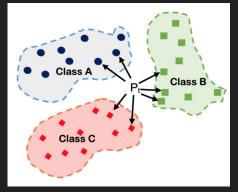
- Отдельную модель на каждый город
- Постпроцессинг по топу предсказаний внутри каждого города
- Удаляем города, где кол-во покупок <= 2
- Подбор гиперпараметров + балансировка классов
- Отбор признаков

Почему catboost?









Использованные инструменты







Не использовано импортное ПО

Масштабируемость

- высокая скорость обучения (~1m)
- высокая скорость инференса (~60ms на X_val)
- быстрый парсинг либо скачиваются .csv, либо парсим html
- понятный код и легкая воспроизводимость



Спасибо за внимание



Наш гитхаб - ссылка