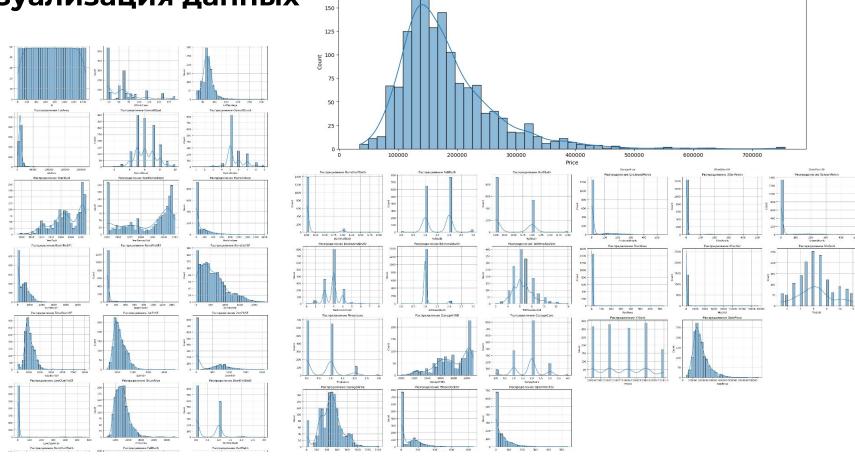
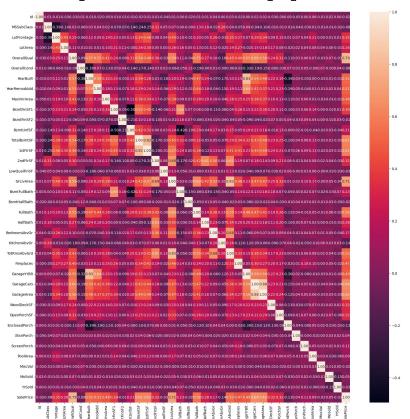
# Работа команды Укротители грифонов

Визуализация данных



Распределение цен на дома

#### Построение корреляционной матрицы



Изучение корреляции числовых признаков между собой и с таргетом SalePrice

## Построение PipeLine: сборка Preprocessor

#### my\_imputer

<u>drop:</u> колонки с наибольшим количеством пропусков, близких к количеству ID

<u>cat\_imputer:</u> заполнение модой категориальных признаков

num\_imputer\_0: заполнение логически ценных NaN у категориальных признаков на «0»

<u>num\_imputer\_mean:</u> заполнение NaN средним значением у числовых признаков

### Построение PipeLine: сборка Preprocessor

#### scaler\_and\_encoder

ordinal\_encoding: порядковое кодирование колонок, содержащих всего 2 качественно разных значения

one\_hot\_encoding: one-hot кодирование колонок, содержащих >2 качественно разных значения

standard\_scaling: нормализация колонок, содержащих только числовые значения

# Построение PipeLine: сборка Preprocessor Preprocessor

#### my\_imputer

<u>drop:</u> колонки с наибольшим количеством пропусков, близких к количеству ID

<u>cat\_imputer:</u> заполнение модой категориальных признаков

<u>num\_imputer\_0:</u> заполнение логически ценных NaN у категориальных признаков на «0»

<u>num\_imputer\_mean:</u> заполнение NaN средним значением у числовых признаков

#### scaler\_and\_encoder

<u>ordinal\_encoding:</u> порядковое кодирование колонок, содержащих всего 2 качественно разных значения

one\_hot\_encoding: one-hot кодирование колонок, содержащих >2 качественно разных значения

standard\_scaling: нормализация колонок, содержащих только числовые значения

## Построение PipeLine: выбор Модели

#### Ключевые метрики по моделям:

	rmsle	r2-score	mae
CatBoost 🐱	0.13285121025883634	0.9109470568833798	15651.608215766824
LightGBM 💆	0.1358939273870469	0.8910645005327766	16660.285262189802
RandomForestRegresso r 🌲 🌲	0.15268260654247315	0.8900503769471245	17473.79624785615
VotingRegressor	0.1393873740559207	0.9083578148584984	16090.453002187041
XGBoost	0.12457236347382572	0.9210239231788393	15134.387681934932

## Загрузка в Kaggle

1170 УКРОТИТЕЛИ ГРИФОНОВ

Your First Entry!
Welcome to the leaderboard!

### Выявление мало полезных признаков

С помощью Lasso

Heating_Floor	70.38065036368731		
-			
Neighborhood_SawyerW	-50.427623187224924		
OpenPorchSF	-39.70202916296212		
random	22.6910767711588		
GarageFinish_Fin	-17.68154799245815		
BsmtFinType2_Rec	7.280567324909044		
ExterQual_TA	-3.0557219101408455		
BsmtExposure_0	0.47786286138631456		
KitchenQual_TA	-0.11142436714658872		
GarageQual_Gd	0.0		
Neighborhood_SWISU	-0.0		
Electrical_Mix	0.0		
RoofMatl_Membran	0.0		
GarageQual_0	-0.0		
Condition2_RRNn	0.0		
HouseStyle_SFoyer	-0.0		
Garage Cond_Fa	0.0		
PavedDrive_Y	0.0		
LotConfig_Inside	-0.0		
RoofMatl_WdShake	-0.0		
BsmtCond_TA	-0.0		
GarageCond_0	-0.0		

## Выявление мало полезных признаков

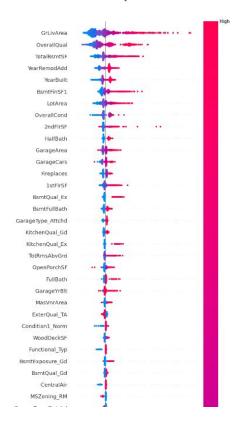
С помощью Feature\_importance

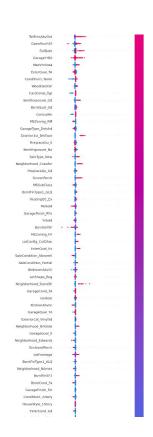
Condition2_Feedr	1.2678554695126626e-06	
RoofStyle_Mansard	1.2600973332729432e-06	
GarageCond_Gd	1.1729645067415973e-06	
SaleType_Con	8.975004590011556e-07	
RoofMatl_Metal	8.886649961313337e-07	
GarageCond_Ex	7.828532755089154e-07	
Exterior2nd_Other	6.1597531723344e-07	
SaleType_ConLI	5.384196586618439e-07	
Neighborhood_NPkVill	5.191635251175855e-07	
SaleType_Oth	4.806939058065034e-07	
HouseStyle_2.5Fin	4.407973646610428e-07	
Foundation_Wood	3.2061026339749854e-07	
Street	2.8718273281540237e-07	
Heating_Floor	2.556653475131235e-07	
Condition1_RRNe	1.9254836483683256e-07	
GarageQual_Po	1.8746136752486854e-07	

Exterior1st_Stone	1.8731498270175943e-07	
ExterCond_Po	1.463706451945681e-07	
Condition2_Artery	1.4381935680172687e-07	
Exterior1st_CBlock	1.2093292540878965e-07	
Condition2_PosN	6.964821439934181e-08	
RoofMatl_Roll	5.8117051092225685e-08	
Condition2_RRAe	1.8698524845969128e-08	
Condition2_RRAn	1.0470839445948454e-08	
Condition2_RRNn	6.055519843208459e-09	
Utilities	6.033113558853112e-09	
BsmtCond_Po	8.463112287769236e-10	
Exterior2nd_CBlock	0.0	
Condition2_PosA	0.0	
Electrical_Mix	0.0	
RoofMatl_Membran	0.0	

## Выявление мало полезных признаков

С помощью Shap







## Исправление PipeLine: Preprocessor Новый Preprocessor

#### my\_imputer

<u>drop:</u> колонки с наибольшим количеством пропусков, близких к количеству ID

<u>cat\_imputer:</u> заполнение модой категориальных признаков

num\_imputer\_0: заполнение логически ценных NaN у категориальных признаков на «0»

num\_imputer\_mean: заполнение NaN средним значением у числовых признаков

#### scaler\_and\_encoder

ordinal\_encoding: порядковое кодирование колонок, содержащих всего 2 качественно разных значения

one\_hot\_encoding: one-hot кодирование колонок, содержащих >2 качественно разных значения

standard\_scaling: нормализация колонок, содержащих только числовые значения

#### after\_scale\_and\_encode\_ dropper

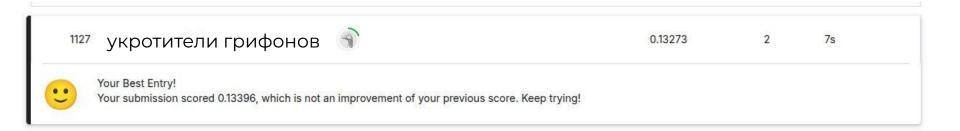
drop: колонки после кодирования и скейлинга, признанные бесполезными после Lasso, Feature\_importance и Shap

## Исправление PipeLine: выбор Модели

Ключевые метрики по моделям:

	rmsle	r2-score	mae
CatBoost 🐱	0.13604478192205685	0.9151278827821836	15462.332801804992
LightGBM 🧖	0.1351028539811035	0.892098868453325 4	16723.571508622597
RandomForestRegressor	0.15196710739875025	0.8888334395615263	17466.302191502808
VotingRegressor	0.1379342753442541	0.9026725461093361	16322.919371297341
XGBoost	0.12387645214321104	0.9241271951621555	14868.976228060788

## Финальная загрузка в Kaggle



## А теперь портал в Streamlit от Ильи!





