Дипломная работа

По теме:

Разработка модели для улучшение качества и скорости совершения сделок риелторами

Выполнил: Досаев Савелий

Актуальность задачи

▶ В наше время, все больше и больше людей начинают использовать помощь компьютерных технологий. Те, кто их не использует, оказываются в проигрышном положении. Внедрение машинного обучения в отрасль торговли благоприятно скажется на эффективности и скорости работы в этой области

Цель работы:

Разработать модель, качественно предсказывающую цены домов, основываясь на истории их предложений

В ходе работы я применял метрику r2_score

- ▶ Лист метрик для задач регрессии очень ограничен
- Среди этих метрик среднеквадратичная ошибка и т.
 п., по которым тяжело определить качество модели
- ► r2 позволяет легко оценить качество/изменение качества модели.

Этапы работы над задачей

- Предварительная обработка данных
- ▶ Получение дополнительных данных из полей таблицы
- Анализ и очистка данных
- Выбор оптимального алгоритма и подбор параметров
- Обучение модели, составление ансамбля и оценка полученного результата

Предварительная обработка данных

```
#Paccmorpum stories
print(data['stories'].unique())

[nan '2.0' '1.0' '3.0' 'One' '2' 'Multi/Split' '4.0' '0.0' '0' 'One Level' '1' '9.0' '3' '1 Level, Site Built' 'One Story' '3.00' '1.00' '14.0' 'Two' '3+' '1 Story' '5.0' '2 Story' 'Ranch/1 Story' 'Condominium' 'Stories/Levels' '7.0' '2 Level, Site Built' '2 Level' '15' '3 Level, Site Built' '4' '22.0' '2.00' '6.0' '1.0000' 'Lot' '3 Story' 'Three Or More' '1.5' '1 Level' 'Two Story or More' 'Site Built, Tri-Level' '54.0' '23' 'Farm House' '8.0' '16.0' '1.50' '18' '9' '21' '8' '12.0' 'Split Level w/ Sub' '11.0' '18.0' '1.5 Stories' '7' '11' 'Townhouse' '12' '21.0' '16' '1.5 Story/Basement' '28.0' 'Traditional' '2.5 Story' '17' '2.0000' '63.0' 'Acreage' 'Ground Level, One' '6' 'Split Foyer' '2 Stories' '27.0' '19.0' '2.50'
```

replace **X**regular expr ✓

Получение дополнительных данных

```
print(data['homeFacts'][0])
print(type(data['homeFacts'][0]))

{'atAGlanceFacts': [{'factValue': '2019', 'factLabel': 'Year built'}, {'factValue': '', 'factLabel': 'Remodeled yea r'}, {'factValue': 'Central A/C, Heat Pump', 'factLabel': 'Heating'}, {'factValue': '', 'factLabel': 'Cooling'}, {'factValue': '', 'factLabel': 'Parking'}, {'factValue': None, 'factLabel': 'lotsize'}, {'factValue': '$144', 'factLabel': 'Price/sqft'}]}

Тип данных: <class 'str'>
```

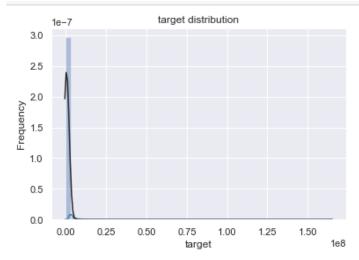
ast.literal_eval

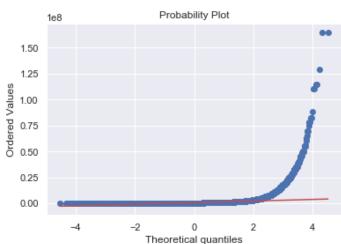
```
ex = ast.literal_eval(data['homeFacts'][0])
print(ex)|
print('Тип данных: {}'.format(type(ex)))

{'atAGlanceFacts': [{'factValue': '2019', 'factLabel': 'Year built'}, {'factValue': '', 'factLabel': 'Remodeled yea
r'}, {'factValue': 'Central A/C, Heat Pump', 'factLabel': 'Heating'}, {'factValue': '', 'factLabel': 'Cooling'}, {'fa
ctValue': '', 'factLabel': 'Parking'}, {'factValue': None, 'factLabel': 'lotsize'}, {'factValue': '$144', 'factLabe
l': 'Price/sqft'}]}

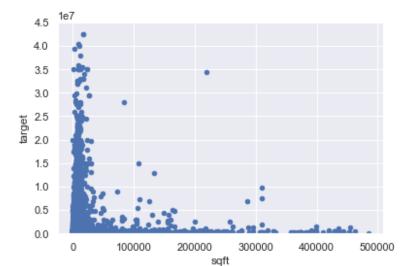
Тип данных: <class 'dict'>
```

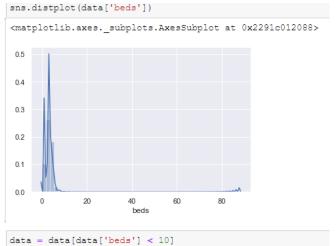
Анализ данных





target dispersion: 2726881339200.9546





Выбор алгоритма и подбор параметров

R2 Xgboost: 0.98586

► R2 GradientBoosting: 0.98248

R2 DecisionTree: 0.96734

R2 Kneighbors: 0.87198

R2 RandomForest: 0.98107

R2 LGBMRegressor: 0.95281

R2 catboost: 0.93742

R2 LinearRegression: 0.20581

Обучение модели и оценка результата

- Gradient Boosting:
- max_depth = 5,
- min_samples_leaf = 2,
- min_samples_split = 2,
- n_estimators = 300

```
print(r2_score(y_test, y_pred))
0.9908028531942629
```

Github https://github.com/Brilliance1512/dataproject

