House Price Prediction

3조 벌자 이승현 박언선 한민규 이광우 정혜윤

Content

- 01. 팀원 소개
- 02. 대회 소개
- 03. Data Description
- 04. Modeling
- 05. 결과
- 06. 경진대회 진행 소감

Image: The state of the sta

이승현 : 봄날의 이승현



Interested in

- ML Ops

Introduction

- 컴퓨터공학
- 하루하루 버텨보자!

Role

- 조장
- 자존감 지킴이!

In Upstage AI Lab

- 부족한 프로젝트 경험을 쌓고 싶습니다.

박언선 : 한잔은 이미 초라해진 나를 위하여



Interested in

- ML,DL
- MLOps

Introduction

산업공학과

Pose detection app(CV,Backend), Crime detection(CV), 42 school P/F 예측(ML)

Role

- 팀원

In Upstage Al Lab

확실한 진로방향 선택 지식의 깊이

한민규 : 조용하고 강한 한민규



Interested in

- LLM
- Prompt Engineering
- MLOps

Introduction

<u>- 전</u>기전자공학부

Role

- 팀원

In Upstage AI Lab

- AI 분야를 폭 넓게 이해하기
- 많은 프로젝트를 도전해보기

이광우 : 해야지 하지 말고 하자



Interested in

- LLM
- Prompt Engineering
- MLOps

Introduction

- 신소재공학

Role

- 팀원

In Upstage AI Lab

- 혼자서라도 케글에 도전할 수 있는 상태가 되길

정혜윤 : 노력의 정혜윤



Interested in

- NLP
- Human Interaction with Al
- 생성모델의 비윤리적 활용에 대한 방어

Introduction

- 건축학전공 (학사, 석사)
- AURI '삶의 질 제고를 위한 생활SOC 운영효율화 방안' 연구

Role

- 팀원

In Upstage AI Lab

- 공공의 이익을 실현할 수 있는 능력을 키우기
- 꿈 실현을 위해 꼭 필요한 좋은 사람들 만나기!

 02

 대회 소개

대회 개요

목 적: 서울시 아파트 실거래가 예측 모델 (regression)

평가지표 : RMSE

대회기간: 2024. 3. 20. - 2024. 4. 2.

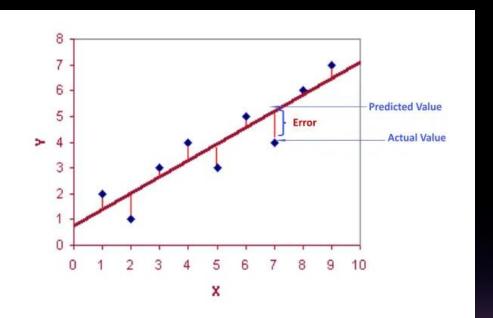
데이터셋: 국토교통부 실거래가 & 서울시 공공주택 아파트 정보

RMSE (Root Mean Square Error)

$$RMSE = \sqrt{\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}(f_i - o_i)^2}$$

Where:

- Σ is the summation of all values
- f is the predicted value
- o is observed or actual value
- (fi oi) 2 are the differences between predicted and observed values and squared
- N is the total sample size





Data Description

데이터 설명

서울시 아파트의 실거래가에 대한 정보를 포함한 데이터셋으로,

시군구, 아파트명, 전용면적, 계약년월, 계약일, 층, 건축년도, 도로명주소 등의 정보를 포함

Train data: (1188822, 52)

기간 : 2007-01-01 ~ 2023-06-30

Test data: (9272, 51)

기간: 2023-07-01 ~ 2023-09-26

데이터의 기초 통계 및 정보 요약

Train data

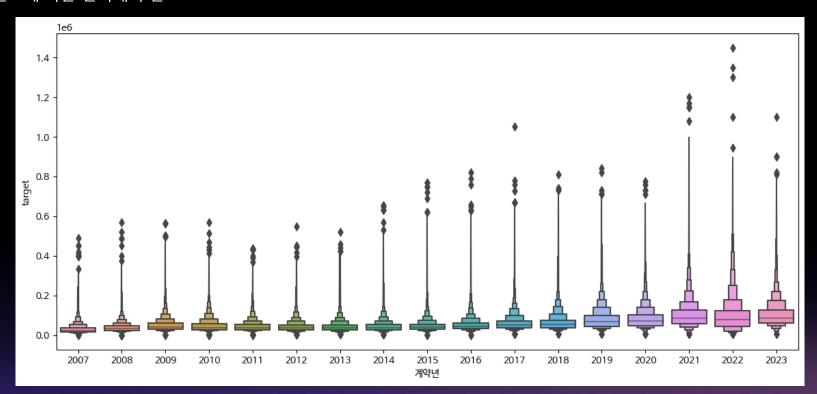
	전용면적(㎡)	계약년월	층	건축년도	target
mean	77.17	-	8.87	-	57991.53
std	29.36	-	5.98	-	46426.02
min	10.02	2007년 1월	-4	1961	350
25%	59.65	2011년 10월	4	1992	30500
50%	81.88	2015년 7월	8	2000	44800
75%	84.96	2018년 4월	12	2005	69800
max	424.32	2023년 6월	69	2023	1450000

데이터의 기초 통계 및 정보 요약

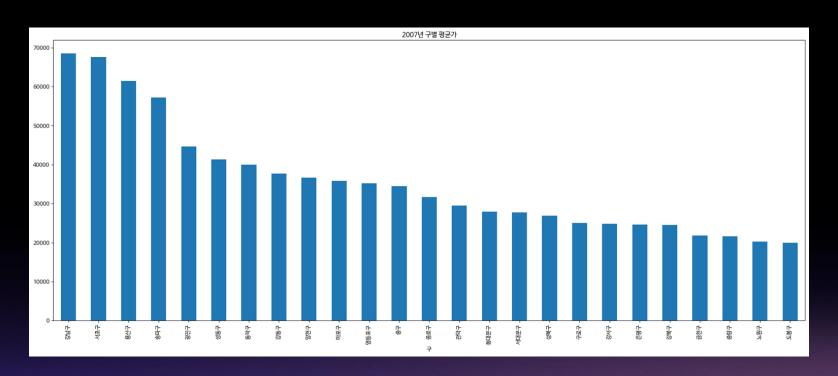
Test data

	전용면적(㎡)	계약년월	층	건축년도
mean	75.41	-	10.02	-
std	29.34	-	6.65	-
min	12.00	2032년 7월	-3	1961
25%	59.70	2023년 7월	5	1996
50%	76.57	2023년 8월	9	2003
75%	84.96	2023년 8월	14	2012
max	301.47	2023년 9월	65	2023

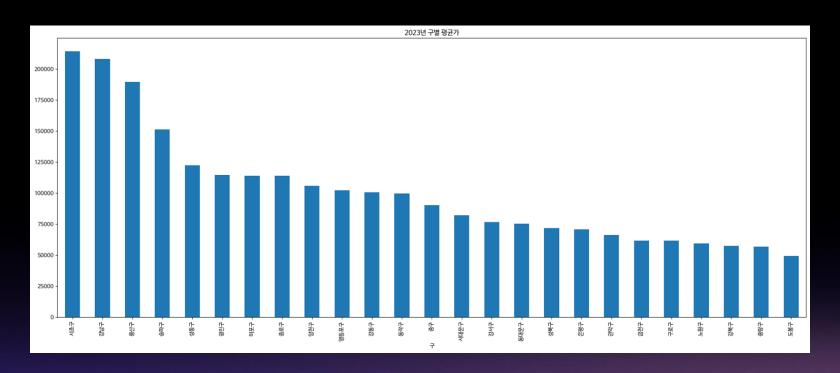
계약년도에 따른 실거래가 분포



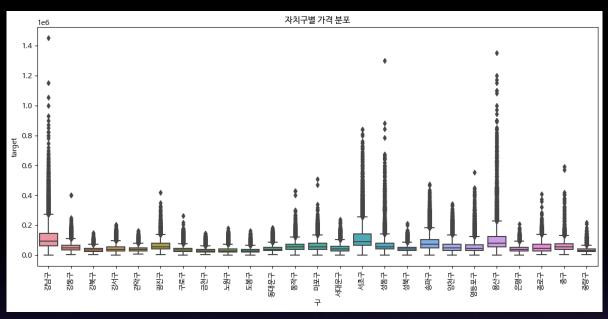
2007년에 대한 구별 실거래가 평균가

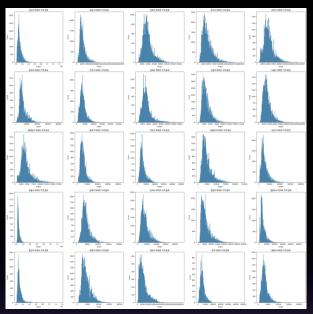


2023년에 대한 구별 실거래가 평균가

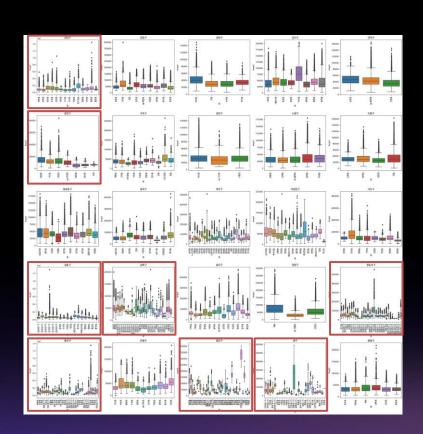


구별 실거래가분포





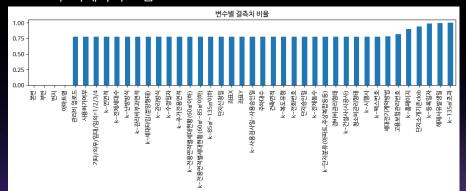
각 구의 동별 실거래가분포



데이터 전처리

K로 시작하는 컬럼들의 결측치가 비슷

- 가설 : 서울시 공공주택 아파트 정보와 관련 컬럼들일 것
- 'k-전용면적별세대현황(60㎡이하)', 'k-전용면적별세대현황(60㎡~85㎡이하)', 'k-85㎡~135㎡이하' 컬럼들은 민영주택에서 모두 null임을 확인
- 여러 논의 끝에 k-관련 컬럼들은 is_public 으로 파생변수를 만들고 모두 삭제하기로 함



서울시 공공주택 아파트 정보가 없는 아파트들의 notnull().sum() == 0 인 컬럼들

k-단지분류(아파트,주상복합등등))	ø
단지소개기존clob	0	
k-시행사	0	
k-주거전용면적	0	
k-전용면적별세대현황(60m²이하)		ø
k-전용면적별세대현황(60㎡~85㎡	이하)	0
k-85m²~135m²이하	0	
k-135㎡초과	0	
k-홈페이지	0	
k-등록일자	0	
k-수정일자	0	
dtype: int64		

서울시 공공주택 아파트 정보가 있는 아파트들의 isnull().sum() == 0 인 컬럼들

k-세대타입(분양형태)	0	
k-관리방식	0	
k-난방방식	0	
k-전체세대수	0	
k-연면적	0	
k-주거전용면적	ø	
k-관리비부과면적	0	
k-전용면적별세대현황(60m²이하)		0
k-전용면적별세대현황(60m²~85m²	이하)	0
k-85m²~135m²이하	0	
k-수정일자	0	
dtype: int64		

www.fastcampus.co.kr

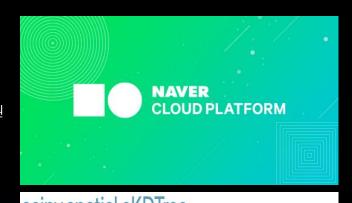
데이터 전처리

X, Y 좌표

- 서울시 공공주택 아파트 정보가 없는 경우 X, Y 좌표가 모두 결측
- · 지하철과 버스정류장 정보를 활용하기 위해서는 X, Y 좌표를 채워야 함
- 네이버지도 API를 활용하여 결측 X, Y 좌표를 채움
- 아파트 X, Y좌표와 버스정류장 혹은 지하철까지의 거리가 일정 거리 이하인 경우 역세권으로 설정하여 역세권여부 변수를 추가

그 외 불필요한 컬럼

- 해제사유발생일(결측 99.5%), 등기신청일자(결측 98.5%), 거래유형(결측 96.3%), 중개사소재지(결측 96.6%) 등은 결측치도 너무 높고 실거래가에 영향을 미치지 않는 변수들로 판단되어 사용하지 않기로 함



scipy.spatial.cKDTree class scipy.spatial.cKDTree(data, leafsize=16, compact_nodes=True, copy_data=False, balanced_tree=True, boxsize=None)

외부 데이터 활용

공동주택 공시가격

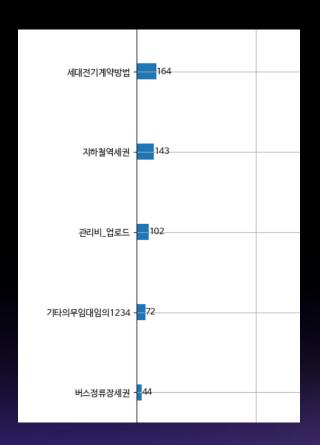
- 「부동산 가격공시에 관한 법률」의 규정에 따라 국토교통부장관이 조사・산정하여 공시하는 매년 공시기준일 현재 공동주택의 적정가격
- '실거래가반영률(sales ratio, SR)은 평균 약72.2%이며 최소값은 51.6%, 최대값은 99.6%이다.실거래가반영률(SR)은 과세가격(AV)/거래가격 (SP)이다'
- 출처 : 배성완, & 유정석. (2018). 기계 학습을 이용한 공동주택가격 추정: 서울 강남구를 사례로.



데이터 출처: https://www.data.go.kr/data/3073746/fileData.do

이외에도 코스피 종가, 구단위 도시계획현황 통계, 학생 1만명당 사설학원 수 등을 활용해보았으나 성능 향상에 도움이 되지 않아 제외함

외부 데이터 활용



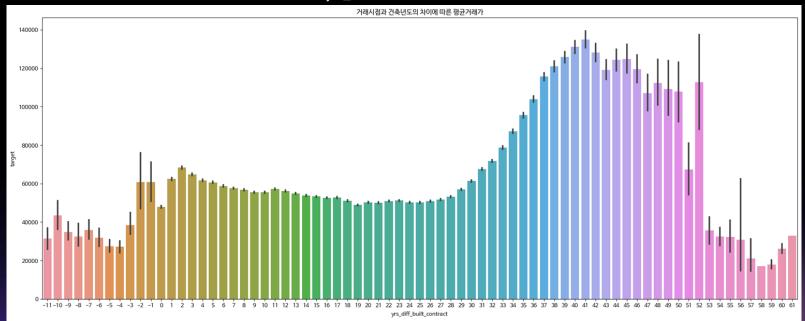
지하철 역세권, 버스정류장세권

대회에 제공된 지하철과 버스정류장 데이터를 이용하여 지하철역은 1km, 버스 정류장은 500m 내에 있으면 역세권 true를 반환. 그러나 feature importance에서 중요도가 낮고, 실제 적용 후 제 출한 결과 리더보드 상에서도 점수가 개선되지 않았음. 가격예측에 큰 영향을 안 미칠것이라 판 단, drop하기로 결정.

Feature Engineering

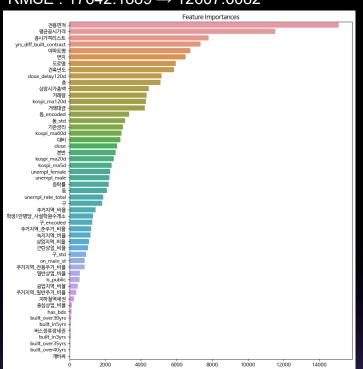
Yrs_diff = (계약년 - 건축년도)

- 단순히 건축년도나 계약년도보다는 계약 시점에 아파트가 얼마나 오래되었는가 중요하다 판단
- 준공 후 30년 이상이 되어야 재건축이 가능하기 때문에 yrs_diff 28이상부터 41까지 가파르게 평균가가 오르는 것을 확인

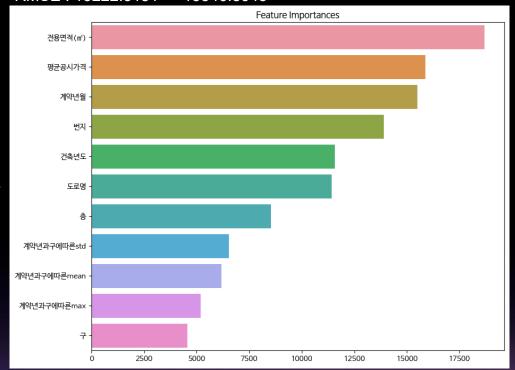


Feature Select

RMSE: $17642.1889 \rightarrow 12607.6082$



RMSE: $15222.3181 \rightarrow 13346.8945$





Model Select

Baseline

Features

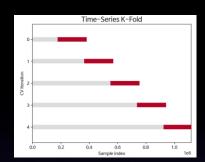
	시군구	번지	본번	아파트명	전용면적(㎡)	계약년윌	층	건축년도	도로명	target
0	서울특별시 강남구 개포동	658-1	658.0	개포6차우성	79.97	201712	3	1987	언주로 3	124000

Dataset split

분할 방식	Hold out random (test_size=0.2, 0.1, 0.01)	Hold out time split (8:2)	Time series split
Public rmse	18410	51968	74542

Optimize Hyperparameter- Hold out random (test_size=0.2)





Optuna를 이용한 하이퍼파라미터 튜닝

```
best model = optimize hyperparameters(n trials=100)

√ 91m 18.6s

[I 2024-03-29 06:08:47,232] A new study created in memory with name: no-name-6c971f5c-41ad-4746-b0fe-d6104a31f3e3
Training until validation scores don't improve for 50 rounds
      training's rmse: 6826.27
                                        training's 12: 4.6598e+07
                                                                        valid 1's rmse: 7273.64 valid 1's l2: 5.29058e+07
[200]
       training's rmse: 5978 training's l2: 3.57365e+07
                                                               valid 1's rmse: 6596.51 valid 1's l2: 4.3514e+07
[300]
       training's rmse: 5552.44
                                       training's 12: 3.08296e+07
                                                                       valid 1's rmse: 6312.03 valid 1's l2: 3.98418e+07
[400]
       training's rmse: 5254.72
                                       training's 12: 2.76121e+07
                                                                       valid 1's rmse: 6140.8 valid 1's l2: 3.77094e+07
[500]
       training's rmse: 5027.56
                                       training's 12: 2.52763e+07
                                                                       valid 1's rmse: 6020.36 valid 1's l2: 3.62447e+07
[600]
       training's rmse: 4848.59
                                       training's 12: 2.35088e+07
                                                                       valid 1's rmse: 5936.97 valid 1's l2: 3.52476e+07
[700]
       training's rmse: 4702.92
                                       training's 12: 2.21175e+07
                                                                       valid 1's rmse: 5876.67 valid 1's l2: 3.45352e+07
       training's rmse: 4580.74
                                       training's 12: 2.09832e+07
                                                                       valid 1's rmse: 5828.32 valid 1's l2: 3.39693e+07
       training's rmse: 4466.16
                                                                       valid 1's rmse: 5790.81 valid 1's l2: 3.35334e+07
[900]
                                       training's l2: 1.99465e+07
       training's rmse: 4360.42
                                       training's l2: 1.90133e+07
                                                                       valid 1's rmse: 5762.74 valid 1's l2: 3.32092e+07
[1000]
       training's rmse: 4268.11
                                                                       valid 1's rmse: 5736.92 valid 1's l2: 3.29123e+07
                                       training's l2: 1.82168e+07
       training's rmse: 4186.44
                                       training's 12: 1.75263e+07
                                                                       valid 1's rmse: 5718.05 valid 1's l2: 3.2696e+07
[1200]
[1300]
       training's rmse: 4110.71
                                       training's l2: 1.68979e+07
                                                                       valid 1's rmse: 5702.93 valid 1's l2: 3.25234e+07
[1400]
       training's rmse: 4041.91
                                       training's l2: 1.63371e+07
                                                                       valid 1's rmse: 5689.71 valid 1's l2: 3.23728e+07
[1500]
       training's rmse: 3978.46
                                       training's 12: 1.58282e+07
                                                                       valid 1's rmse: 5674.08 valid 1's l2: 3.21952e+07
       training's rmse: 3923.28
                                       training's l2: 1.53921e+07
                                                                       valid 1's rmse: 5669.09 valid 1's l2: 3.21386e+07
       training's rmse: 3866.6 training's l2: 1.49506e+07
                                                               valid 1's rmse: 5661.8 valid 1's l2: 3.2056e+07
       training's rmse: 3814.02
                                       training's 12: 1.45467e+07
                                                                       valid 1's rmse: 5650.81 valid 1's l2: 3.19316e+07
       training's rmse: 3760.69
                                       training's 12: 1.41428e+07
                                                                       valid 1's rmse: 5644.2 valid 1's l2: 3.1857e+07
       training's rmse: 3708.56
                                       training's l2: 1.37534e+07
                                                                       valid 1's rmse: 5641.07 valid 1's l2: 3.18216e+07
[2100] training's rmse: 3663.53
                                       training's 12: 1.34215e+07
                                                                       valid 1's rmse: 5636.92 valid 1's l2: 3.17749e+07
[2200] training's rmse: 3619.21
                                       training's 12: 1.30987e+07
                                                                        valid 1's rmse: 5635 valid 1's l2: 3.17532e+07
```

```
best model.get params()
✓ 0.0s
{'boosting type': 'gbdt',
'class weight': None,
'colsample bytree': 1.0,
'importance type': 'split',
'learning rate': 0.1,
 'max depth': 49,
 'min child samples': 233,
 'min child weight': 0.001,
 'min split gain': 0.0,
'n estimators': 4368.
'n jobs': None,
'num leaves': 177.
 'objective': None,
 'random state': None,
'reg alpha': 0.0,
'reg lambda': 0.0,
 'subsample': 1.0.
 'subsample for bin': 200000,
 'subsample freq': 0.
'feature fraction': 0.6691188003121078,
 'bagging fraction': 0.9858111931327013,
'lambda l1': 1.7965786613884013e-05,
 'lambda 12': 1.5944039983833933e-08}
```

추가한 Features (Feature engineering)

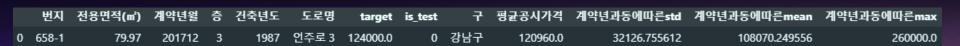
구, 동단위 기술 통계값

계약년과구에따른std	계약년과구에따른mean	계약년과구에따른max
60408.755329	127433.7879	1053000.0
계약년과동에따른std	계약년과동에따른mean	계약년과동에따른max
32126.755612	108070.249556	260000.0

지하철 역세권, 버스정류장세권

공시가격 데이터

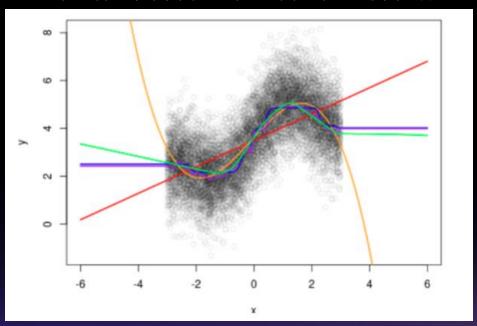
평균공시가격	공시가격리스트
120960.000000	[125300.0, 125300.0, 125300.0, 125300.0, 10390
120960.000000	[125300.0, 125300.0, 125300.0, 125300.0, 10390
120960.000000	[125300.0, 125300.0, 125300.0, 125300.0, 10390
120960.000000	[125300.0, 125300.0, 125300.0, 125300.0, 10390
120960.000000	[125300.0, 125300.0, 125300.0, 125300.0, 10390
39021.326676	[42800.0, 41800.0, 44000.0, 43100.0, 44700.0,



높은 가격을 예측하는 모델의 필요성

내삽과 외삽

- 내삽: 주위에 데이터가 많을 때, 결과 값을 예측하는 것
- 외삽: 대부분의 데이터와 동떨어진 점에서 결과 값을 예측하는 것



- ullet 선형 모형 $y=b_0+b_1x$
- ullet 3차 다항 모형 $y=b_0+b_1x+b_2x^2+b_3x^3$
- 랜덤 포레스트
- 그래디언트 부스팅 머신(xgboost)
- 인공신경망

Max 를 올리는 것이 핵심인가.

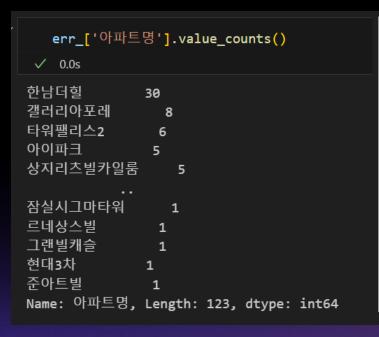
RMS	E 17000 대
	target
count	9.272000e+03
mean	1.070703e+05
std	7.676328e+04
min	7.885000e+03
25%	6.286500e+04
50%	8.754050e+04
75%	1.263052e+05
max	1.095998e+06

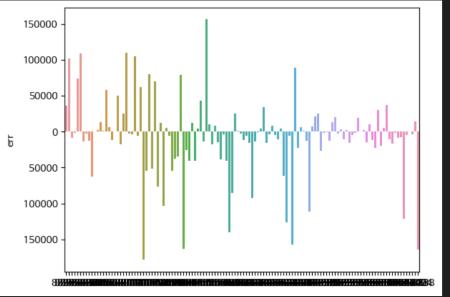
E 15000 대
target
9.272000e+03
1.079307e+05
7.701048e+04
8.919000e+03
6.316725e+04
8.824300e+04
1.279645e+05
1.279440e+06

Various Models with Trial and Error

예측 성능 하락의 원인 분석

- 가장 예측성능이 좋은 모델에서 잔차의 절댓값이 50000 이상인 데이터들을 세부적으로 분석해 봄.





멘토님께 받은 피드백 및 의견

비싼 아파트를 잘 예측해야 RMSE가 낮게 나오므로 두 개의 모델로 분리하여 예측하는 것을 추천 EDA 결과 전용면적(㎡)을 기준으로 60미만, 60이상~135미만, 135이상으로 나누어 모델링

- → 135㎡이상의 아파트 데이터가 적어 예측 성능저하
- → 135㎡이상의 경우만 5-fold CV를 해보았으나 fold 별 val rmse가 6575.63~8860.78



50억 이상 아파트에 대해 분석

df[d₁ ✓ 0.0s																Pytho
	번 지	아파 트명	전용 면적 (㎡)	계약년 월	층	건축 년도	도 로 명	target	is_test	평균공시가격	동	계약년과동에 따른std	계약년과동에 따른mean	계약년과 동에따른 max	yrs_diff	Close_del
224566	129	PH129	273.96	202111	10	2020	압 구 정 로 79 길 88	929070.0	0	854851.724138	청 담 동	199738.445661	277167.682927	1150000.0		
224567	129	PH129	273.96	202204	16	2020	압 구 정 로 79 길 88	1450000.0		854851.724138	청 담 동	230216.769107	249733.258065	1450000.0	2	
241238	129	PH129	273.96	202103	14	2020	압 구 정 로 79 길 88	1150000.0		854851.724138	청 담 동	199738.445661	277167.682927	1150000.0		
241239	129	PH129	273.96	202107	6	2020	압구 정로 79 길 88	1000000.0		854851.724138	청 담 동	199738.445661	277167.682927	1150000.0		

50억 이상 아파트에 대해 분석

df[df[✓ 0.0s	df[df['아파트명']=='파르크한남'] '0.0s															Pytho
	번 지	아파트명	전용면적 (m ['])	계약년 월	층	건축년 도	도로명	target	is_test	평균공시가격	동	계약년과동에따른 std	계약년과동에따른 mean	계약년과동에따른 max	yrs_diff	Close_delay120d
236660	410	파르크한 남	268.95	202111		2020	유엔빌리지길 80-1	1150000.0		324238.544892	한남 동	284088.039234	297951.973684	1200000.0		3221.870
236661	410	파르크한 남	268.67	202111	4	2020	유엔빌리지길 80-1	1170000.0		478113.931889	한남 동	284088.039234	297951.973684	1200000.0		3247.430
236662	410	파르크한 남	268.95	202112		2020	유엔빌리지길 80-1	1200000.0		631989.318885	한남 동	284088.039234	297951.973684	1200000.0		3267.930
236663	410	파르크한 남	268.67	202204		2020	유엔빌리지길 80-36	1350000.0		785864.705882	한남 동	354143.419439	416847.500000	1350000.0		3197.565
288789	410	파르크한 남	268.67	202108		2020	유엔빌리지길 80-1	1000000.0		151718.305454	한남 동	284088.039234	297951.973684	1200000.0		3100.580
288790	410	파르크한 남	268.67	202109		2020	유엔빌리지길 80-1	1080000.0		113647.137223	한남 동	284088.039234	297951.973684	1200000.0		3035.460
1127415	410	파르크한 남	268.67	202308	4	2020	유엔빌리지길 80-36	NaN		785864.705882	한남 동	279436.203653	334323.529412	1100000.0		2417.680

50억 이상 아파트에 대해 분석

```
파르크한남 = test에 1개잇음 / 유엔빌리지길 80-1 / 가격 말안됨. 공시가격 15억인데 100억에 거래됨. 얘는 따로 처리해줘야할 듯
파르크한남 = 유엔빌리지길 80-36
아크로 서울 포레스트 = test에 있음 / 왕십리로 83-21 / 대체로 가격 비쌈 60억 이상~ / 이거 260평짜리가 130억인데, test에 260평짜리 없음 그냥 지우기 ㄱㄱ 233420
르가든더메인한남 = 잇음 / 한남대로10길 16 / 한남동 / 90억짜리 아파트가 있는데 6층이 2개 2층이 1개 2층이좀 이상할 가격
한남더힐 = 대체로 20억 이상하는 아파트 ㅇㅇ
아이파크 = 잇음 / 영동대로 640 / 삼성동 / 많은 아파트가 있음:
래미안 퍼스티지 있음. / 반포대로 275/ 내비두기 많네.
갤러리아 포레 있음. / 서울숲2길 32-14 / 내비두기 많음.
마크힐스이스트윙 = 없음 / 영동대로142길 19 / 청담동 / 얘는 딱히 튀지않은 적당히 삼
마크힐스웨스트윙 = 없음 / 영동대로142길 21 / 청담동 / 얘는 1.5배 이상 비싸게 사는 경향이 있는데. 넘어가겟음
상지카일룩 = 없음 / 도산대로101길 38 / 청담동 / 얘 1.5배 이상 비싸게 사는 친구 잇음.
상지리츠빌카일룩 = 없음 / 남부순환로373길 23 / 도곡동 / 23년에 1.5배 이상 비싸게 산거 잇음.
상지리츠빌카일룸 = 없음 / 삼성로 636 / 삼성동 / 22년에 1.5배 이상 비싸게 삼
상지리츠빌장충동카일룸 = 없음 / 동호로20나길 30 / 장충동1가 / 23년에 거의 2배 비싸게삼 , 2017년에 슬슬 비싸게 사기 시작함
상지리츠빌카일룩2차 = 없음 / 압구정로79길 87 / 얘 거의 23년에 90억 가까이사는데... 청담동이 비싼 동네는 맞지만 이건 너무비산데...? outlier라고 판단됨.
상지리츠빌카일룸3차= 없음 / 압구정로79길 72 / 평수가 달라서 싸게산것 처럼 느껴지지만, 비싸게삼 근데 그중 394190 얘 투자의신임. 싸게삼.
압구정하이츠파크 = 없음 / 압구정로42길 78 / 신사동 / 23년에 영끌해서 비싸게사네... ?
빌폴라리스 = 없음 / 압구정로79길 76 / 청담동 / 23년 영끌해서 거의 2배가까이 비싸게 삼.
이그니마빌 = 없음 / 압구정로62길 17-4 / 청담동 / 얘 23년에 매우싸게삼 !!! 이런친구를 삭제해야함 이게 맞음.
이그니마빌2 = 없음 / 도산대로61길 19 / 청담동 / 2019년에 싸게 산 친구 있는데, 지워야함 내가 생각했을 때
청담어퍼하우스 = 없음 / 학동로81길 28 / 청담동 / 2020년에 정가에 산 사람이 있음
레베빌 = 없음 / 동광로39길 18 / 반포동 / 23년도에 3배 뛰기함. 말안됨. 20년도에 2배뛰기함.
반포주공1단지 = 없음 / 신반포로 45 / 반포동 / 18년도에 3배뛰기함
띠에라하우스 = 없음 / 잠원로 221-31 / 잠원동 / 21년에 정가에 산애 있음 없애야함.
힐데스하임빌라 = 없음 / 남부순환로377길 26 / 도곡동 / 21년 19년에 정가에 산애 있음
삼성동혜렌하우스2 = 없음 / 영동대로128길 45 / 삼성동 / 여기는 꽤 괜찮은데?
아펠바움 = 없음 / 영동대로114길 72 / 삼성동 / 공시가격보다 2018년부터 비싸게 사기 시작함. 아주 좋음
[연세리버빌3 = 없음 / 선릉로190길 84 / 청담동 / 2019년에 공시가격과 거의 비슷하게 산친구 있음 투자의 신임. 없애야함.
효성빌라청담101 = 없음 / 압구정로71길 28 / 청담동 / 아주 비싸게삼 70억 거래는 없애도... 될듯?
래미안첼리투스 = 없음 / 이촌로 310 / 이촌동 / 115개 인걸 봐서 2015년 건축 2018년 분양? 그리고 적당한 거래고 23년에 2배뒤뛰기. 적당함
로덴하우스이스트빌리지 = 없음 / 남부순환로378길 9 / 도곡동 / 2020년에 공시가랑 비슷하게 산거 있음 투자의신임 없애야함
로덴하우스웨스트빌리지 = 없음 / 남부순환로378길 11 / 도곡동 / 5 index clear
미성1차 = 없음 / 압구정로11길 17 / 압구정동 / 58 내비둡시다.
한양8차 = 없음 / 압구정로 403 / 압구정동 / 23 / 여기 19년도에 싸게사는 투자의 신들있음. 이거 없애야하고 . 여길보면 15~ 17년도에 엄청 싸게삼 noise임.
[갤러리아포레 = 없음 / 왕십리로 85 / 성수동 1가 / 30 index / 얘 지워야할듯? 이유는 2015년~ 2016년사이에 많음. 이집 사람들 존버 잘하네.
```

|논현라폴리움 = 없음 / 학동로46길 32 / 논현동 / 8index / 17년에 좀 싸게사네? 투자의신. 17년도를 없앨까 고민하는 분기점

50억 이상 아파트에 대해 분석

• 1	df[df[/ 0.0s	'도로명	(']=='한남대로16	9길 16']													Pythor
		번 지	아파트명	전용면적 (m²)	계약년 월	층	건축년 도	도로명	target	is_test	평균공시가 격	동	계약년과동에따른 std	계약년과동에따른 mean	계약년과동에따른 max	yrs_diff	Close_delay120d
	221950	386	르가든더메인 한남	227.37	202306	2	2019	한남대로10 길 16	465000.0		429625.0	한남 동	279436.203653	334323.529412	1100000.0	4	2313.69
	236650	386	르가든더메인 한남	225.41	202205	6	2019	한남대로10 길 16	900000.0		429625.0	한남 동	354143.419439	416847.500000	1350000.0		2839.01
	236651	386	르가든더메인 한남	269.12	202206	2	2019	한남대로10 길 16	900000.0	0	429625.0	한남 동	354143.419439	416847.500000	1350000.0	3	2973.25
	288737	386	르가든더메인 한남	238.38	202105		2019	한남대로10 길 16	450000.0		429625.0	한남 동	284088.039234	297951.973684	1200000.0	2	2601.54
	288738	386	르가든더메인 한남	227.37	202105	2	2019	한남대로10 길 16	400000.0	0	429625.0	한남 동	284088.039234	297951.973684	1200000.0	2	2625.91
	288739	386	르가든더메인 한남	228.34	202109	6	2019	한남대로10 길 16	970000.0		429625.0	한남 동	284088.039234	297951.973684	1200000.0	2	3041.01
8	1127412	386	르가든더메인 한남	237.52	202307	3	2019	한남대로10 길 16	NaN	1	429625.0	한남 동	279436.203653	334323.529412	1100000.0	4	2359.53
12	1127413	386	르가든더메인 한남	239.67	202307	4	2019	한남대로10 길 16	NaN		429625.0	한남 동	279436.203653	334323.529412	1100000.0	4	2484.02

50억 이상 아파트에 대해 분석

df[df['아파트명	'] == '아크로서울	포레스트']													
✓ 0.0s																Pyth
	번지	아파트명	전용면적 (m ['])	계약년 월	충	건축년 도	도로명	target	is_test	평균공시가격	동	계약년과동에따른 std	계약년과동에따른 mean	계약년과동에따른 max	yrs_diff	Close_delay120d
216384	685- 700	아크로서울포 레스트	159.603	202303		2020	왕십리로 83-21	620000.0		423578.928571	성수동 1가	131574.802869	185585.714286	675000.0		2261.925
216385	685- 700	아크로서울포 레스트	159.603	202304		2020	왕십리로 83-21	675000.0		423578.928571	성수동 1가	131574.802869	185585.714286	675000.0		2288.780
216386	685- 700	아크로서울포 레스트	164.856	202304		2020	왕십리로 83-21	575000.0		423578.928571	성수동 1가	131574.802869	185585.714286	675000.0		2348.430
233419	685- 700	아크로서울포 레스트	165.182	202204		2020	왕십리로 83-21	620000.0		423578.928571	성수동 1가	262281.567769	300048.809524	1300000.0		3029.040
233420	685- 700	아크로서울포 레스트	264.546	202209	47	2020	왕십리로 83-21	1300000.0	0	423578.928571	성수동 1가	262281.567769	300048.809524	1300000.0	2	2695.860
276041	685- 700	아크로서울포 레스트	159.603	202102		2020	왕십리로 83-21	560000.0		423578.928571	성수동 1가	156469.247475	234488.855422	845000.0		2432.350
276042	685- 700	아크로서울포 레스트	159.603	202102	43	2020	왕십리로 83-21	560000.0		423578.928571	성수동 1가	156469.247475	234488.855422	845000.0		2432.350
276043	685- 700	아크로서울포 레스트	164.856	202102		2020	왕십리로 83-21	350000.0		423578.928571	성수동 1가	156469.247475	234488.855422	845000.0		2437.530
276044	685- 700	아크로서울포 레스트	159.603	202103	34	2020	왕십리로 83-21	530000.0		423578.928571	성수동 1가	156469.247475	234488.855422	845000.0		2406.170
276045	685- 700	아크로서울포 레스트	159.603	202103	34	2020	왕십리로 83-21	530000.0		423578.928571	성수동 1가	156469.247475	234488.855422	845000.0		2406.170
276046	685- 700	아크로서울포 레스트	97.485	202103		2020	왕십리로 83-21	280000.0		423578.928571	성수동 1가	156469.247475	234488.855422	845000.0		2332.590
276047	685- 700	아크로서울포 레스트	198.219	202104	38	2020	왕십리로 83-21	552000.0		423578.928571	성수동 1가	156469.247475	234488.855422	845000.0		2345.260
1124878	685- 700	아크로서울포 레스트	198.219	202307	40	2020	왕십리로 83-21	NaN		423578.928571	성수동 1가	131574.802869	185585.714286	675000.0	3	2359.53
1124879	685- 700	아크로서울포 레스트	95.810	202307	4	2020	왕십리로 83-21	NaN		423578.928571	성수동 1가	131574.802869	185585.714286	675000.0	3	2399.86
1124880	685- 700	아크로서울포 레스트	159.603	202307	23	2020	왕십리로 83-21	NaN		423578.928571	성수동 1가	131574.802869	185585.714286	675000.0	3	2419.47
1124881	685- 700	아크로서울포 레스트	198.219	202308	41	2020	왕십리로 83-21	NaN		423578.928571	성수동 1가	131574.802869	185585.714286	675000.0	3	2439.09

아크로서울포레스트 = 233420, 276043, 르가든더메인한남 = 236651, 상지리츠빌카일룸3차 = 394194, 이그나빌 = 203593, 이그나빌2 = 394206, 로덴하우스이스트빌리지 = 296155, PH129 =224566, 224567, 241238, 241239

VVIP 저격 모델 만들기.

```
exp dong = ['반포동','한남동','청담동','압구정동','삼성동','도곡동','성수동1가']
   df['exp'] = df['동'].isin(exp_dong)*1
   df['m135'] = (df['전용면적(m')']>=135) *1
  df['exp2'] = df['exp']+df['m135']
                                                                                                                                                                                 Pythor
                                                                                            계약년과동에따른
                                                                                                              계약년과동에따른
                                                                                                                              계약년과동에따른
                                                 도로명
                                                                         평균공시가격
                                                          target is test
                                                                                                                                             yrs_diff Close_delay120d exp m135 exp2
                                                                                                       std
                                                                                                                                        max
                                                                     0 120960.000000
                                                                                               32126.755612
                                                                                                                 108070.249556
                                                                                                                                                         2372.640000
                                                언주로 3 123500.0
                                                                     0 120960.000000
                                                                                                                 108070.249556
                                                                                                                                     260000.0
                                                                                                                                                         2382.560000
                                                언주로 3 91500.0
                                                                     0 120960.000000
                                                                                               32126.755612
                   54.98
                                                                                                                 108070.249556
                                                                                                                                     260000.0
                                                                                                                                                         2394.480000
                                                언주로 3 130000.0
                          201801
                                                                     0 120960.000000
                                                                                               43598.058342
                                                                                                                 142378.337531
                                                                                                                                     260000.0
                                                                                                                                                         2388.350000
                                                언주로 3 117000.0
                                                                     0 120960.000000
                         201801 2
                                        1987
                                                                                               43598.058342
                                                                                                                 142378.337531
                                                                                                                                     260000.0
                                                                                                                                                         2382.100000
                                               신내역로1
                          202307 13
                                        2014
                                                           NaN
                                                                     1 39021.326676
 1128089
                   84.65
                                                                                               11341.218441
                                                                                                                 54184.649123
                                                                                                                                      85000.0
                                                                                                                                                         2428.570000
                                                  길 85
                                               신내역로1
 1128090
                   84.62
                                        2014
                                                                     1 39021.326676
                                                                                               11341.218441
                                                                                                                  54184.649123
                                                                                                                                      85000.0
                                                                                                                                                         2425.080000
                                              신내역로1
                         202308 12
                   101.65
                                                           NaN
                                                                     1 39021.326676
                                                                                               11341.218441
                                                                                                                  54184.649123
                                                                                                                                      85000.0
                                                                                                                                                         2420.253333
                                                  길 85
                                               신내역로1
 1128092
                   84.94 202309 18
                                                           NaN
                                                                     1 39021.326676
                                                                                               11341.218441
                                                                                                                 54184.649123
                                                                                                                                      85000.0
                                                                                                                                                         2415.426667
                                                  길 85
                                               신내역로1
                                                                                               11341.218441
                   84.65 202309 13
                                                           NaN
                                                                     1 39021.326676
                                                                                                                 54184.649123
                                                                                                                                      85000.0
                                                                                                                                                         2410.600000
                                                  길 85
645997 rows × 18 columns
```

VVIP 저격 모델 만들기.

```
df_train0 = df_train[df_train['exp2']!=2]
   df train exp = df train[(df train['exp2']==2)]
   df train exp
                           계약년월
                                     층
                                                                     평균공시가격
                                                                                        계약년과동에따른std
                                                                                                           계약년과동에따른mean 계약년과동에따른max yrs diff
              전용면적(m²)
                                         건축년도 도로명
                                                             target
   542 4059
                  176.9924
                             201712 17
                                             2006
                                                    4866
                                                          240000.0
                                                                    194236.642239
                                                                                   62
                                                                                              51482.392380
                                                                                                                   135377.500000
                                                                                                                                             492000.0
   622
        4059
                  138.3156
                             201808
                                             2006
                                                    4866
                                                          260000.0
                                                                    194236.642239
                                                                                   62
                                                                                              64740.609694
                                                                                                                   162540.491311
                                                                                                                                             500000.0
   654
        6238
                  142,7700
                                                    1598
                                                                    143337.500000
                                                                                                                                             492000.0
                                                                                                                                                           39
                                             1978
                                                           143000.0
                                                                                              51482.392380
                                                                                                                   135377.500000
        6238
   659
                  142.7700
                             201801
                                             1978
                                                     1598
                                                           149000.0
                                                                    143337.500000
                                                                                   62
                                                                                              64740.609694
                                                                                                                   162540.491311
                                                                                                                                             500000.0
                                                                                                                                                           40
   661
        6238
                  142,7700
                             201801
                                             1978
                                                    1598
                                                           158000.0
                                                                    143337.500000
                                                                                   62
                                                                                              64740.609694
                                                                                                                   162540.491311
                                                                                                                                             500000.0
                                                                                                                                                           40
 807664
        1292
                  155.3800
                             201505 18
                                                    5489
                                                           188000.0
                                                                    227025.692695 111
                                                                                              61736.026445
                                                                                                                   138614.054126
                                                                                                                                             360000.0
807669
                  155.3800
                             201506
                                                    5489
                                                           184000.0
                                                                    227025.692695
                                                                                              61736.026445
                                                                                                                   138614.054126
                                                                                                                                             360000.0
        1292
807674
                  155.9500
                             201508 19
                                             2012
                                                    5489
                                                          204000.0
                                                                    227025.692695
                                                                                              61736.026445
                                                                                                                   138614.054126
                                                                                                                                             360000.0
        1292
                  155.9500
                             201509
                                    4
                                                    5489
                                                           188000.0
                                                                    227025.692695
                                                                                  111
                                                                                              61736.026445
                                                                                                                   138614.054126
                                                                                                                                             360000.0
807677
        1292
                  155.9500
                             201509 23
                                             2012
                                                    5489
                                                           197000.0
                                                                   227025.692695
                                                                                              61736.026445
                                                                                                                   138614.054126
                                                                                                                                             360000.0
5601 rows × 14 columns
```

VVIP 저격 모델 만들기. (학습 후)



각자 모델 비교해보기

df_	test[cols].sort_va	lues(by='targ	get_han',a	iscen	ding=False).head(30)		
	아파트명	전용면적(m²)	계약년윌	층	동	target_un	target_han	target_sh
8593	파르크한남	268.670	202308	4	한남동	1152078	1297434	1267351
8285	한남더힐	240.305	202308		한남동	993837	1083572	1044829
8591	르가든더메인한남	239.670	202307	4	한남동	711644	971661	702758
8590	르가든더메인한남	237.520	202307	3	한남동	642381	917480	610231
8282	한남더힐	208.478	202307	2	한남동	789562	866517	794579
6059	아크로서울포레스트	198.219	202308	41	성수동1가	846379	850942	656164
6056	아크로서울포레스트	198.219	202307	40	성수동1가	837852	846514	651657
6042	갤러리아포레	241.930	202308	27	성수동1가	848102	839621	705119
5009	반포자이	244.628	202307	23	반포동	735900	757175	691986
5013	반포자이	244.972	202308	23	반포동	735900	757175	720339
6041	갤러리아포레	217.860	202308	36	성수동1가	688067	745028	633242
255	타워팰리스1	301.470	202307	55	도곡동	694526	737833	702344
256	타워팰리스1	244.660	202308	50	도곡동	674884	691285	603446
5024	반포자이	244.543	202309		반포동	603144	679902	625505
262	타워팰리스2	243.140	202308	53	도곡동	633759	642771	574320
521	신현대11차	183.410	202307		압구정동	626558	637810	611848
5025	반포자이	216.490	202309	17	반포동	602777	627885	602858
6058	아크로서울포레스트	159.603	202307	23	성수동1가	615435	626707	619230
264	타워팰리스3	244.224	202308	62	도곡동	611005	615421	541629
4965	래미안퍼스티지	168.650	202307	28	반포동	598135	613999	570675
4983	래미안퍼스티지	169.310	202309	12	반포동	592766	611030	528186
5861	트라움하우스3	273.860	202307	8	서초동	613004	609686	576474
4974	래미안퍼스티지	168.650	202308	21	반포동	595660	604027	537140
5495	반포주공1단지	140.130	202307	4	반포동	565762	599814	622219

각자 모델 비교해보기.

deldel	· c 2 9	g']=='한남대로 1	aZI 16'1													
✓ 0.0s		,] C	0 = 10]													Pythor
	번 지	아파트명	전용면적 (m²)	계약년 월	증	건축년 도	도로명	target	is_test	평균공시가 격	동	계약년과동에따른 std	계약년과동에따른 mean	계약년과동에따른 max	yrs_diff	Close_delay120d
221950	386	르가든더메인 한남	227.37	202306	2	2019	한남대로10 길 16	465000.0		429625.0	한남 동	279436.203653	334323.529412	1100000.0	4	2313.69
236650	386	르가든더메인 한남	225.41	202205		2019	한남대로10 길 16	900000.0		429625.0	한남 동	354143.419439	416847.500000	1350000.0		2839.01
236651	386	르가든더메인 한남	269.12	202206	2	2019	한남대로10 길 16	900000.0		429625.0	한남 동	354143.419439	416847.500000	1350000.0		2973.25
288737	386	르가든더메인 한남	238.38	202105		2019	한남대로10 길 16	450000.0		429625.0	한남 동	284088.039234	297951.973684	1200000.0	2	2601.54
288738	386	르가든더메인 한남	227.37	202105	2	2019	한남대로10 길 16	400000.0		429625.0	한남 동	284088.039234	297951.973684	1200000.0	2	2625.91
288739	386	르가든더메인 한남	228.34	202109	6	2019	한남대로10 길 16	970000.0		429625.0	한남 동	284088.039234	297951.973684	1200000.0	2	3041.01
1127412	386	르가든더메인 한남	237.52	202307	3	2019	한남대로10 길 16	NaN		429625.0	한남 동	279436.203653	334323.529412	1100000.0	4	2359.53
1127413	386	르가든더메인 한남	239.67	202307	4	2019	한남대로10 길 16	NaN		429625.0	한남 동	279436.203653	334323.529412	1100000.0	4	2484.02

각자 모델 비교해보기.

	번지	아파트명	전용면적 (m')	계약년 월	층	건축년 도	도로명	target	is_test	평균공시가격	동	계약년과동에따른 std	계약년과동에따른 mean	계약년과동에따 른max	yrs_diff	Close_delay120d	e
216384	685- 700	아크로서울 포레스트	159.603	202303		2020	왕십리로 83-21	620000.0		423578.928571	성수동 1가	131574.802869	185585.714286	675000.0		2261.925	
216385	685- 700	아크로서울 포레스트	159.603	202304		2020	왕십리로 83-21	675000.0		423578.928571	성수동 1가	131574.802869	185585.714286	675000.0		2288.780	
216386	685- 700	아크로서울 포레스트	164.856	202304		2020	왕십리로 83-21	575000.0		423578.928571	성수동 1가	131574.802869	185585.714286	675000.0		2348.430	
233419	685- 700	아크로서울 포레스트	165.182	202204		2020	왕십리로 83-21	620000.0		423578.928571	성수동 1가	262281.567769	300048.809524	1300000.0		3029.040	
276041	685- 700	아크로서울 포레스트	159.603	202102		2020	왕십리로 83-21	560000.0		423578.928571	성수동 1가	156469.247475	234488.855422	845000.0		2432.350	
276042	685- 700	아크로서울 포레스트	159.603	202102		2020	왕십리로 83-21	560000.0		423578.928571	성수동 1가	156469.247475	234488.855422	845000.0		2432.350	
276044	685- 700	아크로서울 포레스트	159.603	202103	34	2020	왕십리로 83-21	530000.0		423578.928571	성수동 1가	156469.247475	234488.855422	845000.0		2406.170	
276045	685- 700	아크로서울 포레스트	159.603	202103	34	2020	왕십리로 83-21	530000.0		423578.928571	성수동 1가	156469.247475	234488.855422	845000.0		2406.170	
276046	685- 700	아크로서울 포레스트	97.485	202103		2020	왕십리로 83-21	280000.0		423578.928571	성수동 1가	156469.247475	234488.855422	845000.0		2332.590	
276047	685- 700	아크로서울 포레스트	198.219	202104	38	2020	왕십리로 83-21	552000.0		423578.928571	성수동 1가	156469.247475	234488.855422	845000.0		2345.260	
276048	685- 700	아크로서울 포레스트	200.749	202105	16	2020	왕십리로 83-21	580000.0		423578.928571	성수동 1가	156469.247475	234488.855422	845000.0		2543.030	
276049	685- 700	아크로서울 포레스트	202.620	202105		2020	왕십리로 83-21	590000.0		423578.928571	성수동 1가	156469.247475	234488.855422	845000.0		2609.465	
276050	685- 700	아크로서울 포레스트	200.749	202105		2020	왕십리로 83-21	600000.0		423578.928571	성수동 1가	156469.247475	234488.855422	845000.0		2675.900	
1124878	685- 700	아크로서울 포레스트	198.219	202307	40	2020	왕십리로 83-21	NaN		423578.928571	성수동 1가	131574.802869	185585.714286	675000.0		2359.530	
1124879	685- 700	아크로서울 포레스트	95.810	202307		2020	왕십리로 83-21	NaN		423578.928571	성수동 1가	131574.802869	185585.714286	675000.0		2399.860	
1124880	685- 700	아크로서울 포레스트	159.603	202307		2020	왕십리로 83-21	NaN		423578.928571	성수동 1가	131574.802869	185585.714286	675000.0		2419.475	
1124881	685- 700	아크로서울 포레스트	198.219	202308		2020	왕십리로 83-21	NaN		423578.928571	성수동 1가	131574.802869	185585.714286	675000.0		2439.090	

결과 평균내기.

df_t	est['mea	n']= (d	df_tes	st['target	t_han'] +	+ df_	test['t	arget _.	_un'] +	df_test['targo	et_sh	1']) / 3									Python
df_te	est																				Python
	index	번지	아 파 트 명	전용면적 (m²)	계약년 월	亽	건축 년도	도로 명	target	평균공시가격		계약년과 동에따른 max	yrs_diff	Close_delay120d	exp2	target1	target_un	target_han	target_sh	target_best	mean
0 1	1118822	658- 1	개 포6 차 우 성	79.9700	202307		1987	언주 로 3	NaN	120960.000000		370000.0	36	2449.800000		180258	180258	183984	193610	187124	185950.666667
1 1	1118823	651- 1	개 포 더 샵 트 리 에	108.2017	202308	10	2021	개포 로 311	NaN	155775.000000		370000.0		2465.100000		262650	262650	257254	262267	289902	260723.666667
2 1	1118824	652	개 포 우 성3 차	161.0000	202307	15	1984	개포 로 307	NaN	182537.777778		370000.0	39	2480.400000		300967	300967	305897	275190	305133	294018.000000

결과 평균내기.

har har	n_ = final[fina n_	- al['전용면적(r	n²)']>=240	1				
	아파트명	전용면적(㎡)	계약년월	층	동	target_un	target_han	target_sh
8593	파르크한남	268.670	202308	4	한남동	1152078	1297434	1267351
8285	한남더힐	240.305	202308		한남동	993837	1083572	1044829
6042	갤러리아포레	241.930	202308	27	성수동1가	848102	839621	705119
5009	반포자이	244.628	202307	23	반포동	735900	757175	691986
5013	반포자이	244.972	202308	23	반포동	735900	757175	720339
255	타워팰리스1	301.470	202307	55	도곡동	694526	737833	702344
256	타워팰리스1	244.660	202308	50	도곡동	674884	691285	603446
5024	반포자이	244.543	202309		반포동	603144	679902	625505
262	타워팰리스2	243.140	202308	53	도곡동	633759	642771	574320
264	타워팰리스3	244.224	202308	62	도곡동	611005	615421	541629
5861	트라움하우스3	273.860	202307	8	서초동	613004	609686	576474

sh_	_= final[final['전용	:면적(m²)']<24	10]					
sh_								
	아파트명	전용면적(m²)	계약년월	층	동	target_un	target_han	target_sh
8591	르가든더메인한남	239.670	202307		한남동	711644	971661	702758
8590	르가든더메인한남	237.520	202307		한남동	642381	917480	610231
8282	한남더힐	208.478	202307		한남동	789562	866517	794579
6059	아크로서울포레스트	198.219	202308	41	성수동1가	846379	850942	656164
6056	아크로서울포레스트	198.219	202307	40	성수동1가	837852	846514	651657
6041	갤러리아포레	217.860	202308	36	성수동1가	688067	745028	633242
521	신현대11차	183.410	202307		압구정동	626558	637810	611848
5025	반포자이	216.490	202309	17	반포동	602777	627885	602858
6058	아크로서울포레스트	159.603	202307	23	성수동1가	615435	626707	619230
4965	래미안퍼스티지	168.650	202307	28	반포동	598135	613999	570675
4983	래미안퍼스티지	169.310	202309	12	반포동	592766	611030	528186



최종 순위 및 평가지표 결과

Public LB	1	3조 벌자	H 연선 이 민규 📞	14691.1409	86	2h
_	2	7조	주형 😃 🗷 송연	14793.8293	49	14h
	3	ML_8조	종완 💰 🚅 소미	15234.6503	53	1d
	4	ML_6조	경태 H 도후	16621.8992	58	2d
	5	ML_4조	수영 🍘 현지 🌗	16714.4593	57	1h
Private LB	1	ML_1조	(제민 ha 병원	10988.6858	60	3h
_	2	7조	주형 🗓 🕰 송연	12206.3539	49	1h
	3	3조 벌자	H 언선 이 연규 😓	12614.1573	86	3h
	4	ML_8조	종완 🔕 📢 소미	12713.1653	53	1d
	5	ML_6조	경태 H 도후	13331.0750	58	7h

06

그룹 스터디 진행 소감

그룹 스터디 진행 소감

이승현

너무 재밌었습니다. 나의 장점과 단점을 찾을 수 있던 좋은 계기 였습니다. 단점은 모델링과 이론이 약하니까 이 부분을 채워 넣자.

박언선

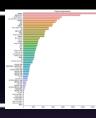
해볼 수 있는걸 다 해보고 재미있었습니다. 좋은 팀원들과 함께해서 많이 배웠습니다.

이광우

###

한민규

팀원분들 덕에 많이 웃었고, 부족한 부분을 채울 수 있었습니다. (퍼블릭 스코어를 맹신하고 혜윤님의 도메인 지식과 빼곡한 features 를 반영하지 못한게 아쉽습니다.)



정혜윤

티키타카란 이런 것이구나!

Q&A

감사합니다.