→ Boston House Price

- 'boston.csv' (506 * 14)
 - CRIM: 범죄 발생률
 - ∘ ZN: 25,000평방피트를 초과하는 거주 지역의 비율
 - INDUS: 비소매 상업 지역 비율
 - ∘ CHAS: 찰스강 인접 여부(강주변 1, 아니면 0)
 - 。 NOX: 일산화질소 농도
 - 。 RM: 거주 목적 방 개수
 - AGE: 1940년 이전 건축된 주택 비율
 - 。 DIS: 보스턴 5대 고용지역까지 거리
 - 。 RAD: 고속도로 접근성
 - 。 TAX: 10,000달러당 재산세율
 - PTRATIO: 교사와 학생 수 비율
 - 。 B: 흑인 거주 비율
 - 。 LSTAT: 하위 계층 비율
 - PRICE: 주택 가격 -> 'y'

import warnings
warnings.filterwarnings('ignore')

warmings. Titter warmings(Tghore)

→ I. Data Load

• 'boston.csv' Github에서 읽어오기

import pandas as pd

url = 'https://raw.githubusercontent.com/rusita-ai/pyData/master/boston.csv'

DF = pd.read_csv(url)

DF.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'> RangeIndex: 506 entries, 0 to 505 Data columns (total 14 columns): Column Non-Null Count Dtype 0 CRIM 506 non-null float64 ZN506 non-null float64 1 INDUS 506 non-null float64 3 CHAS 506 non-null float64 NOX 506 non-null float64 4 5 506 non-null float64 RM506 non-null 6 AGE float64 7 DIS 506 non-null float64 8 RAD 506 non-null float64 506 non-null float64 9 TAX 10 PTRATIO 506 non-null float64 11 B 506 non-null float64 12 LSTAT 506 non-null float64 506 non-null float64 13 PRICE dtypes: float64(14)

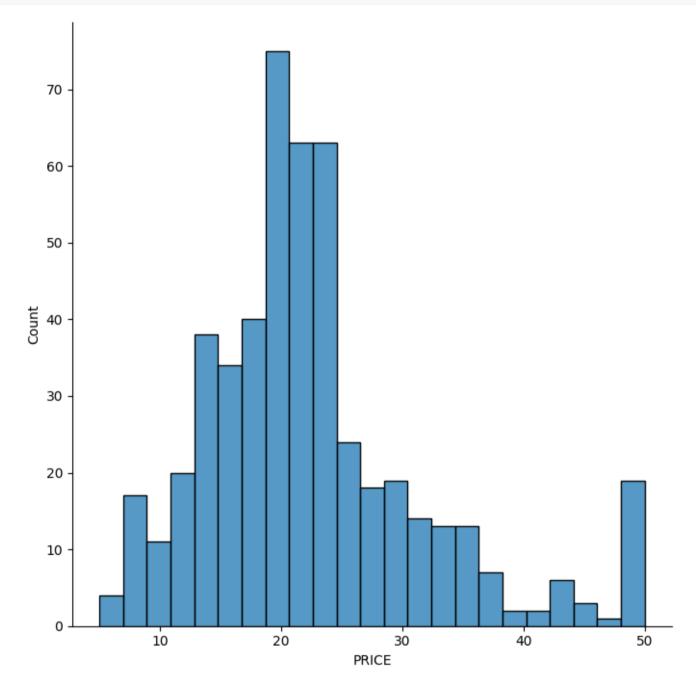
DF.head()

memory usage: 55.5 KB

	CRIM	ZN	INDUS	CHAS	NOX	RM	AGE	DIS	RAD	TAX	PTRATIO	В	LST/
0	0.00632	18.0	2.31	0.0	0.538	6.575	65.2	4.0900	1.0	296.0	15.3	396.90	4.9
1	0.02731	0.0	7.07	0.0	0.469	6.421	78.9	4.9671	2.0	242.0	17.8	396.90	9.1
2	0.02729	0.0	7.07	0.0	0.469	7.185	61.1	4.9671	2.0	242.0	17.8	392.83	4.(
3	0.03237	0.0	2.18	0.0	0.458	6.998	45.8	6.0622	3.0	222.0	18.7	394.63	2.9
4	0.06905	0.0	2.18	0.0	0.458	7.147	54.2	6.0622	3.0	222.0	18.7	396.90	5.£

▼ II. 탐색적 데이터 분석(EDA)

▼ 1) 'PRICE' 분포



• 'PRICE' 평균

DF['PRICE'].mean()

22.532806324110677

▼ 2) 상관계수 ('r')

• 전체 데이터

DF.corr()

		CRIM	ZN	INDUS	CHAS	NOX	RM	AGE	D
	CRIM	1.000000	-0.200469	0.406583	-0.055892	0.420972	-0.219247	0.352734	-0.3796
	ZN	-0.200469	1.000000	-0.533828	-0.042697	-0.516604	0.311991	-0.569537	0.6644
	INDUS	0.406583	-0.533828	1.000000	0.062938	0.763651	-0.391676	0.644779	-0.7080
	CHAS	-0.055892	-0.042697	0.062938	1.000000	0.091203	0.091251	0.086518	-0.0991
	NOX	0.420972	-0.516604	0.763651	0.091203	1.000000	-0.302188	0.731470	-0.7692
	RM	-0.219247	0.311991	-0.391676	0.091251	-0.302188	1.000000	-0.240265	0.2052
	AGE	0.352734	-0.569537	0.644779	0.086518	0.731470	-0.240265	1.000000	-0.7478
	DIS	-0.379670	0.664408	-0.708027	-0.099176	-0.769230	0.205246	-0.747881	1.0000
	RAD	0.625505	-0.311948	0.595129	-0.007368	0.611441	-0.209847	0.456022	-0.4945
	TAX	0.582764	-0.314563	0.720760	-0.035587	0.668023	-0.292048	0.506456	-0.5344
• H	leatMap	Visualizatio	on						
	D	U 30EUE1	N 17552N	በ ኃ፫ሬበ77	A A 10700	N 20NNE1	A 120A6A	U 343E31	O 201E
plt.figure(figsize = (12, 12))									
sns.heatmap(DF.corr(),									
		ot = True, o = 'Blues',							
		= '.2f')							
plt.show		,_,							

▼ 3) 연속형 변수 상관계수 ('r')

• 'PRICE'와 나머지 변수 간 상관계수 내림차순 정렬

```
DF.corr().loc[:'LSTAT', 'PRICE'].abs().sort_values(ascending = False)
     LSTAT
                0.737663
     RM
                0.695360
     PTRAT I O
                0.507787
     INDUS
                0.483725
     TAX
                0.468536
     NOX
                0.427321
     CRIM
                0.388305
     RAD
                0.381626
     AGE
                0.376955
     ΖN
                0.360445
     В
                0.333461
     DIS
                0.249929
     CHAS
                0.175260
     Name: PRICE, dtype: float64
      2 - 0.58 -0.31 0.72 -0.04 0.67 -0.29 0.51 -0.53 0.91 1.00 0.46 -0.44 0.54 -0.47
```

• 6위까지 추출

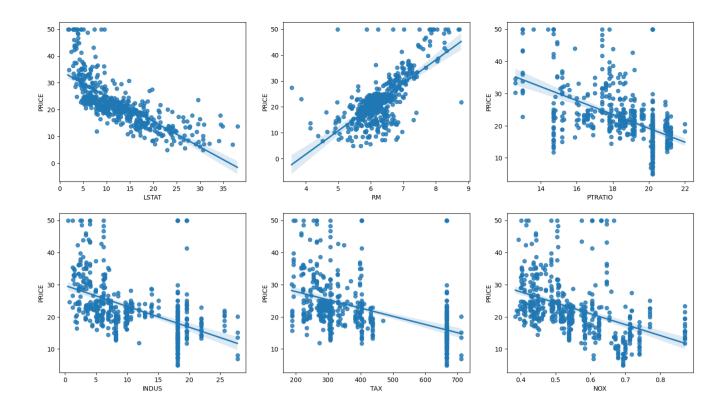
```
DF_reg = DF.loc[:, ['PRICE', 'LSTAT', 'RM', 'PTRATIO', 'INDUS', 'TAX', 'NOX']].copy()

DF_reg.head()
```

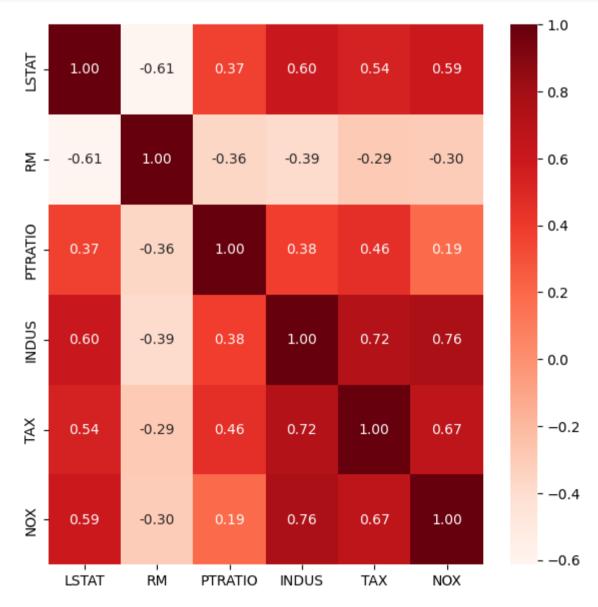
	PRICE	LSTAT	RM	PTRATIO	INDUS	TAX	NOX
0	24.0	4.98	6.575	15.3	2.31	296.0	0.538
1	21.6	9.14	6.421	17.8	7.07	242.0	0.469
2	34.7	4.03	7.185	17.8	7.07	242.0	0.469
3	33.4	2.94	6.998	18.7	2.18	222.0	0.458
4	36.2	5.33	7.147	18.7	2.18	222.0	0.458

▼ 4) 'PRICE'와 6위까지 변수간 시각화

• 회귀모델 시각화



• 연속형 변수간 상관관계 ('r') 확인



###

End Of Document