

In [1]:

```
1 import pandas as pd
2 import numpy as np
3 import matplotlib.pyplot as plt
4 %matplotlib inline
5
6 plt.style.use("seaborn")
```

In [2]:

```
1 csvpath='/home/ubuntu/桌面/Git/Deeplearning/Python课件/5-机器学习/J老师/others/USA_Hou
2 USAhousing = pd.read_csv(csvpath)
```

建立模型

In [3]:

```
1 # 特征筛选, 去掉Address特征
2 X = USAhousing[['Avg. Area Income', 'Avg. Area House Age', 'Avg. Area Number of Room
3               'Avg. Area Number of Bedrooms', 'Area Population']]
4 y = USAhousing['Price']
```

In [4]:

```
1 # 分配训练集和测试集
2 from sklearn.model_selection import train_test_split
3
4 X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_stat
```

In [5]:

```
1 # 特征缩放: 数据集归一化
2 from sklearn.preprocessing import StandardScaler # 数据预处理类
3
4 # 归一化方法: 标准差标准化(zero-mean) 转化函数: x = (x-mean) / std
5 # 经过处理后得到的数据集符合标准正态分布, 即均值为0, 标准差为1
6 # 适用于本身服从正态分布的数据
7
8 scaler = StandardScaler()
9
10 # 下面两行代码是固定用法, 不能颠倒顺序
11 X_train = scaler.fit_transform(X_train) # 求得 训练集 的平均值和方差并应用在 训练集 上,
12 X_test = scaler.transform(X_test)      # 用保存的 训练集 的平均值和方差来应用在 测试集
13
14 # 数据预处理中的方法:
15
16 # - fit():
17 # 解释: 简单来说, 就是求得训练集x的均值啊, 方差啊, 最大值啊, 最小值, 这些训练集固有的属性。
18
19 # - transform():
20 # 解释: 在Fit的基础上, 进行标准化, 降维, 归一化等操作 (看具体用的是哪个工具, 如PCA, Standar
21
22 # - fit_transform():
23 # 解释: fit_transform是fit和transform的组合, 既包括了训练又包含了转换
```

In [6]:

```
1 # 模型训练
2 from sklearn.linear_model import LassoCV,ElasticNetCV
3
4 lscv = LassoCV(alphas=[1.0, 0.1, 0.01, 0.005, 0.0025, 0.001, 0.00025])
5 lscv.fit(X_train, y_train)
6
7 print(lscv.alpha_)
8
9 encv = ElasticNetCV(alphas=[0.1, 0.01, 0.005, 0.0025, 0.001],l1_ratio=[0.1, 0.25, 0.
10 encv.fit(X_train, y_train)
11
12 print((encv.alpha_, encv.l1_ratio_))
13
```

0.00025
(0.001, 0.8)

模型评估

In [7]:

```
1 from sklearn import metrics
2
3 # 模型评估函数
4 def print_evaluate(y_test, y_predict):
5     mse = metrics.mean_squared_error(y_test, y_predict) #MSE
6     mae = metrics.mean_absolute_error(y_test, y_predict) #MAE
7     rmse = np.sqrt(mse) #RMSE
8     r2 = metrics.r2_score(y_test, y_predict) #R2 Square
9     print(f'MSE: {mse}\nRMSE: {rmse}\nMAE: {mae}\nR2: {r2}\n_____')
10
11 # 模型预测 输出评估结果
12 test_pred1 = lscv.predict(X_test)
13 test_pred2 = encv.predict(X_test)
14 print("Lasso测试集计算结果: \n_____")
15 print_evaluate(y_test, test_pred1)
16 print("ElasticNet测试集计算结果: \n_____")
17 print_evaluate(y_test, test_pred2)
```

Lasso测试集计算结果:

MSE: 10776563874.926277
RMSE: 103810.23010727929
MAE: 83683.9012319589
R2: 0.9151210343815439

ElasticNet测试集计算结果:

MSE: 10777389611.014296
RMSE: 103814.20717326841
MAE: 83688.29365176822
R2: 0.9151145306735124

