

# **Artificial Intelligence**

## **Project Phase 0 Report**

**Mohammad Mahdi Islami**  
**Student No. 810195548**

## a. آشنایی اولیه با داده ها

قطعه کدی که به منظور رسم نمودار ها نوشته شده به صورت زیر است:

```
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
import numpy as np

def solve_equation(A,B,C,E,F,G):
    #Eq1 => Aw + Bb = C
    Eq1 = np.array([A,B], [E,F])
    Eq2 = np.array([C,G])
    Ans = np.linalg.solve(Eq1, Eq2)
    return Ans

df = pd.read_csv("houses.csv")

#Drop the categorical datas.
df = df.drop(columns=['LotConfig', 'Neighborhood'])
df = df.fillna(df.mean())

df.plot.scatter(x='MSSubClass', y='SalePrice',c='Blue',title='Year Built')
df.plot.scatter(x='LotArea', y='SalePrice',c='Blue',title='Lot Area')
df.plot.scatter(x='OverallQual', y='SalePrice',c='Blue',title='Overall Qual')
df.plot.scatter(x='LotFrontage', y='SalePrice',c='Blue',title='Lot Frontage')
df.plot.scatter(x='OverallCond', y='SalePrice',c='Blue',title='Overall Cond')
df.plot.scatter(x='BedroomAbvGr', y='SalePrice',c='Blue',title='Bedroom AbvGr')
df.plot.scatter(x='TotRmsAbvGrd', y='SalePrice',c='Blue',title='Tot RmsAbvGrd')
df.plot.scatter(x='TotalBsmtSF', y='SalePrice',c='Blue',title='Total BsmtSF')
df.plot.scatter(x='YearBuilt', y='SalePrice',c='Blue',title='Year Built')

Ans = solve_equation(np.sum(np.square(df['OverallQual'])), np.sum(df['OverallQual']),
                     np.sum(df['OverallQual']*df['SalePrice']), np.sum(df['OverallQual']),
                     1133, np.sum(df['SalePrice']))

print(Ans)

x = df['OverallQual']
y = Ans[0]*x + Ans[1]

df.plot.scatter(x='OverallQual', y='SalePrice',c='Blue',title='Overall Qual')
plt.plot(x, y, '-r')
plt.grid()
plt.show()

Rmse = np.sqrt(np.square(np.subtract(Ans[0]*df['OverallQual'] + Ans[1],df['SalePrice'])).mean())
print(Rmse)
```

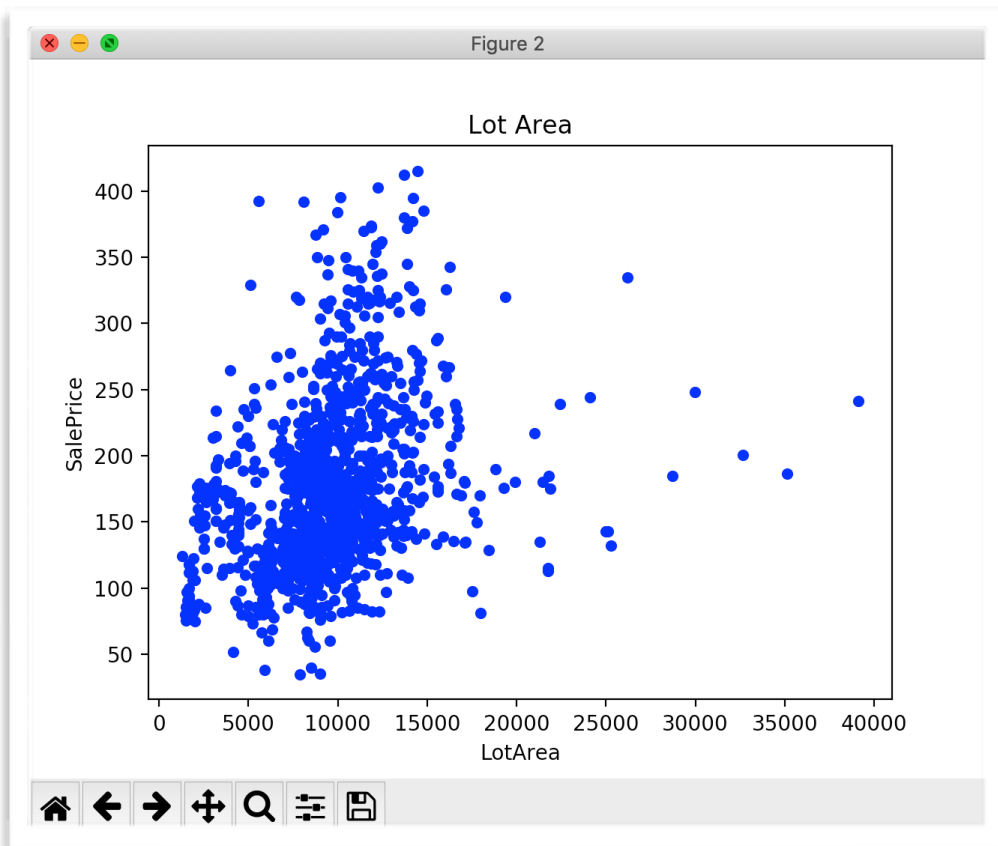


Fig1. Plot **SalePrice vs LotArea**

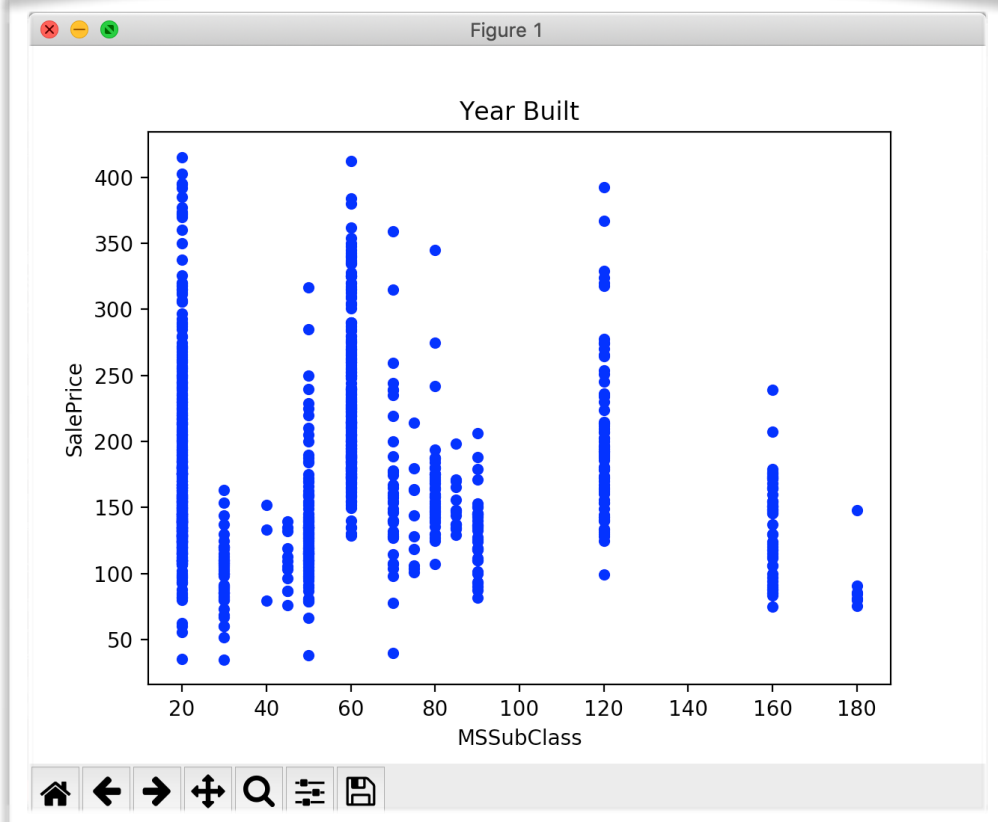


Fig2 Plot **SalePrice vs YearBuilt**

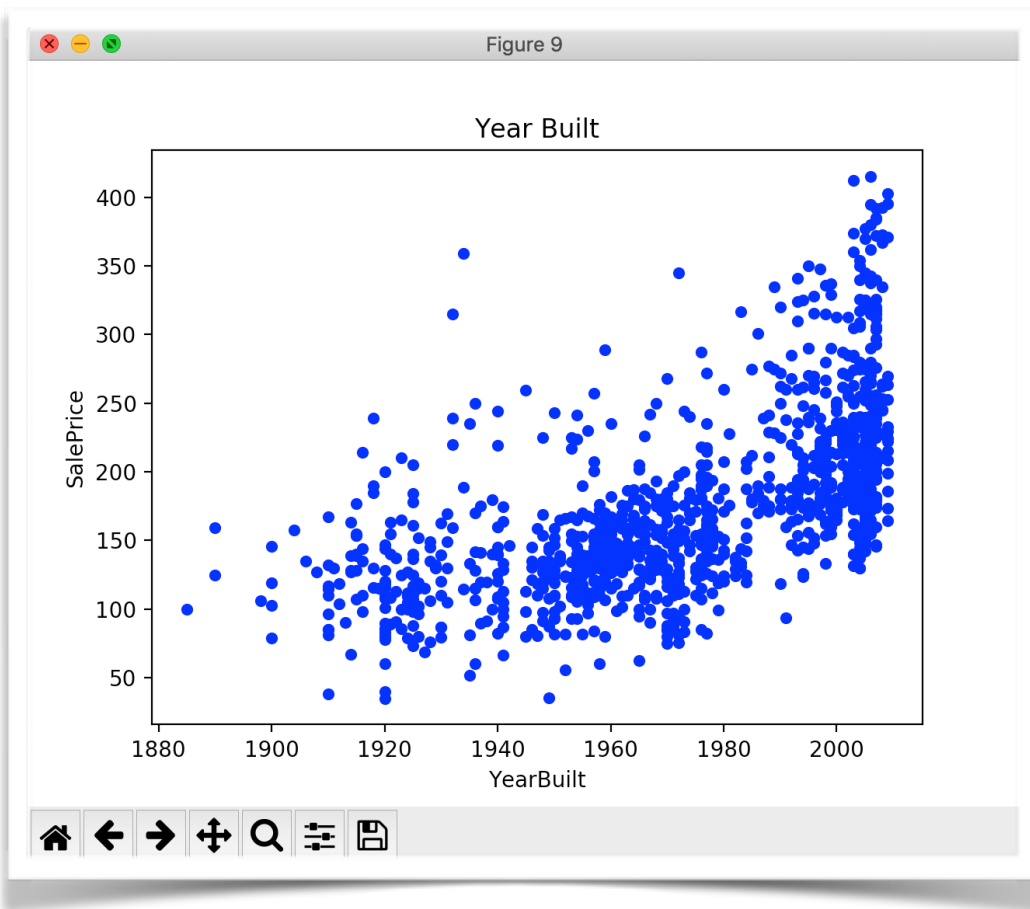


Fig3. Plot **SalePrice** vs **Year Built**

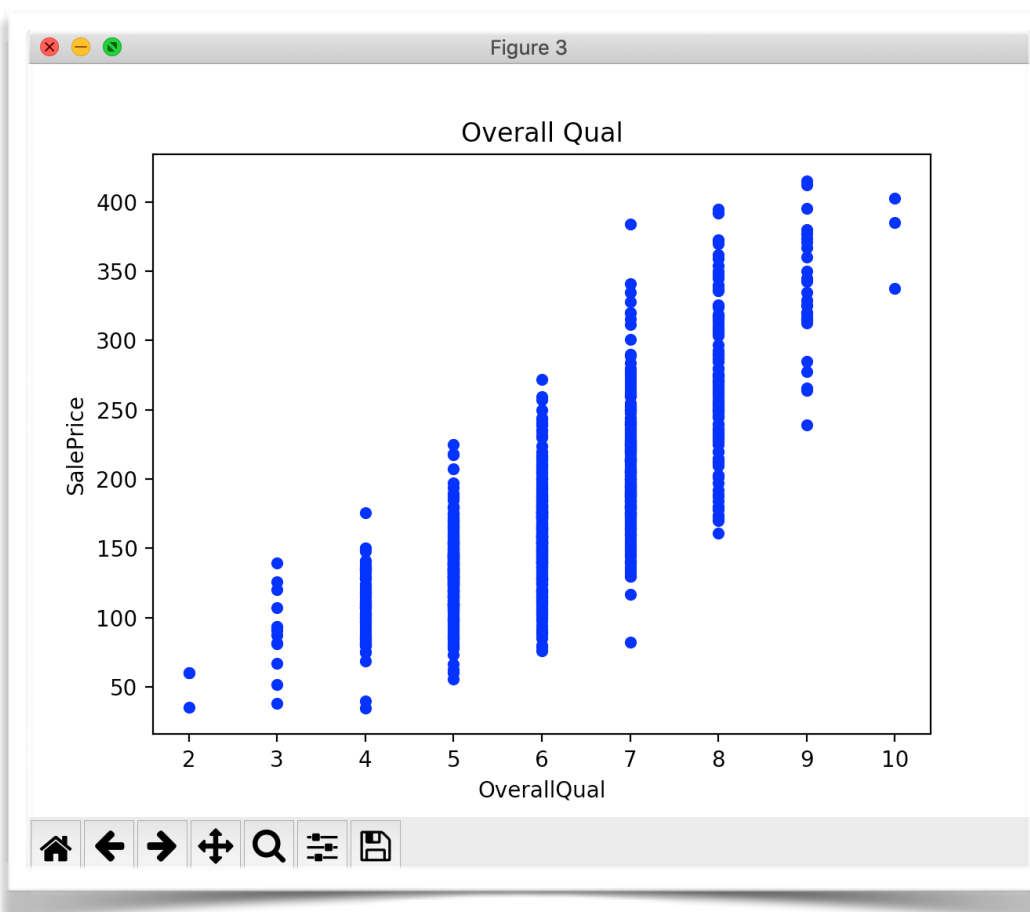


Fig4. Plot **SalePrice** vs **OverallQual**

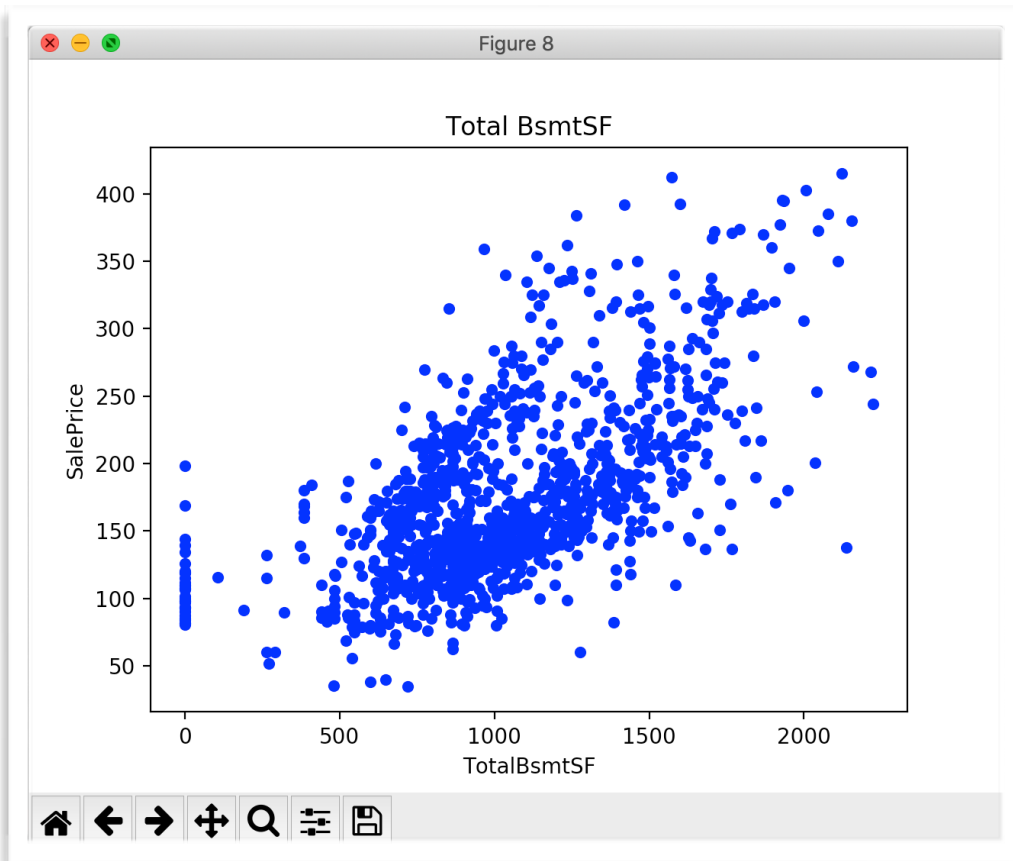


Fig5. Plot **SalePrice vs BsmSF**

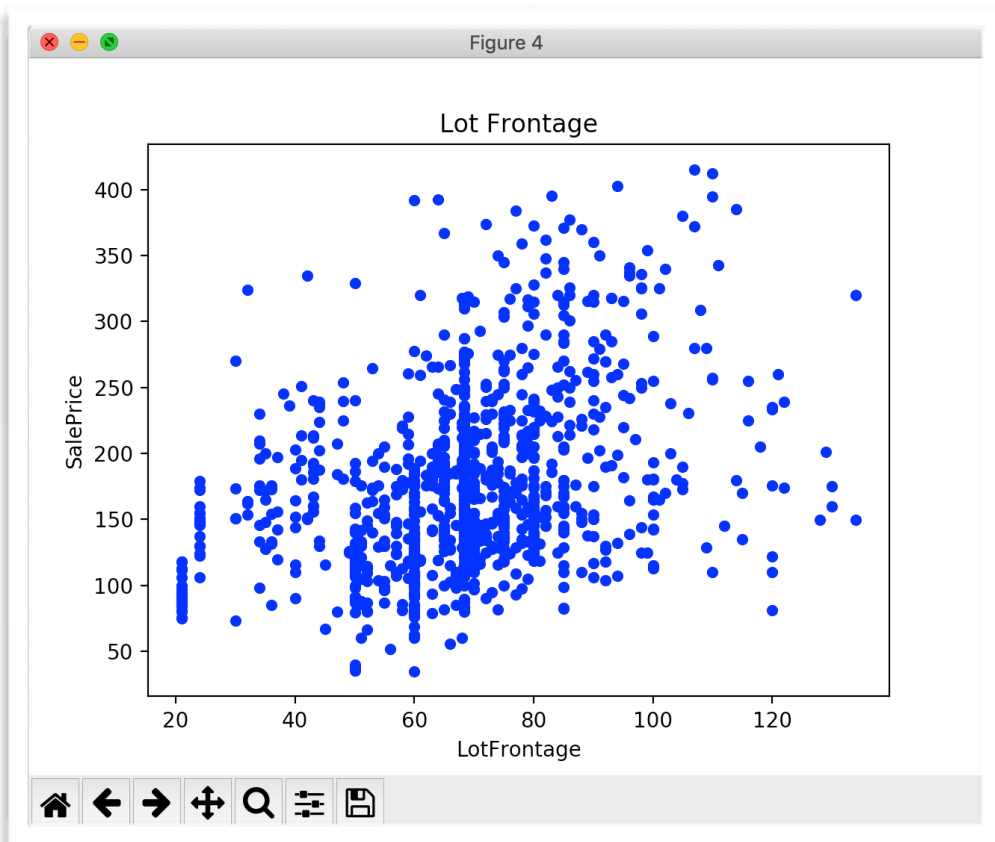


Fig6. Plot **SalePrice vs LotFrontage**

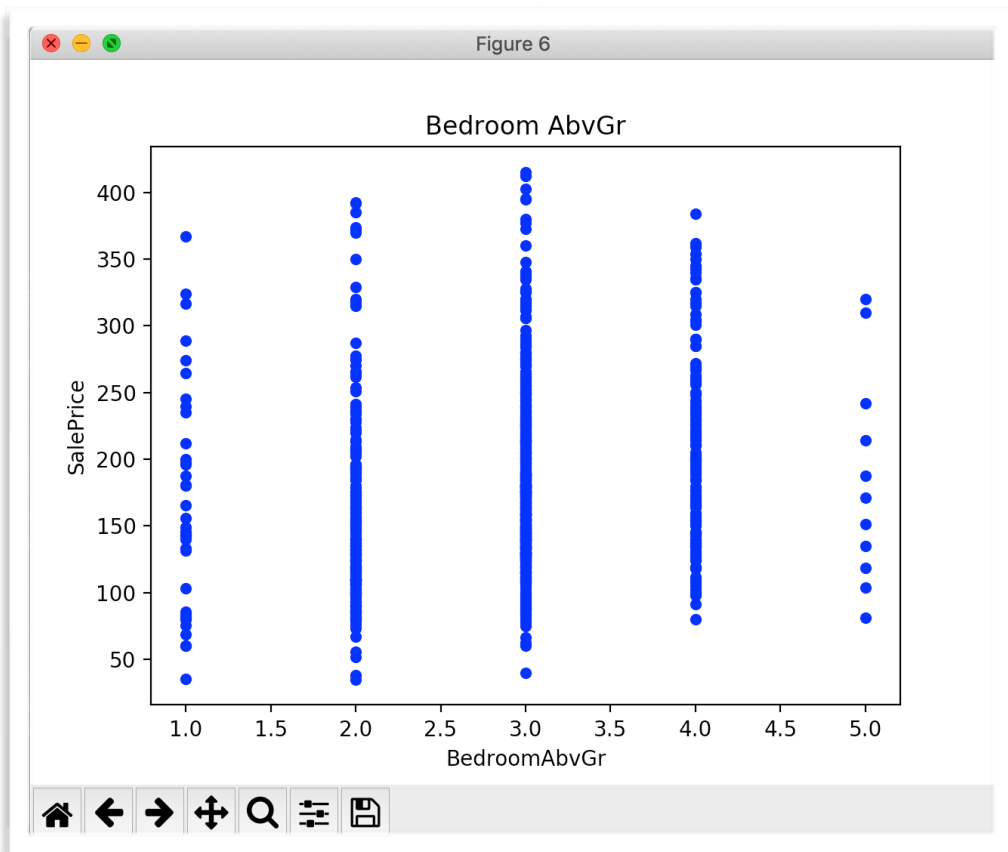


Fig7. Plot **SalePrice** vs **Bedroom AbvGr**

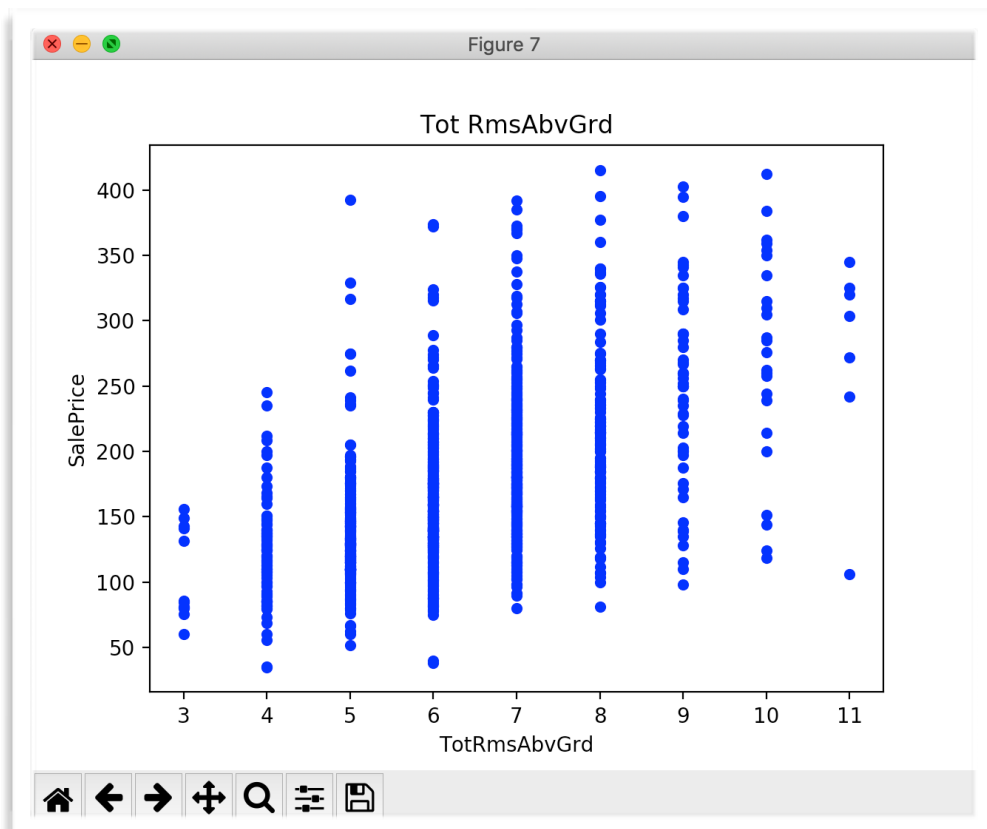


Fig8. Plot **SalePrice** vs **Tot RmsAbvGr**

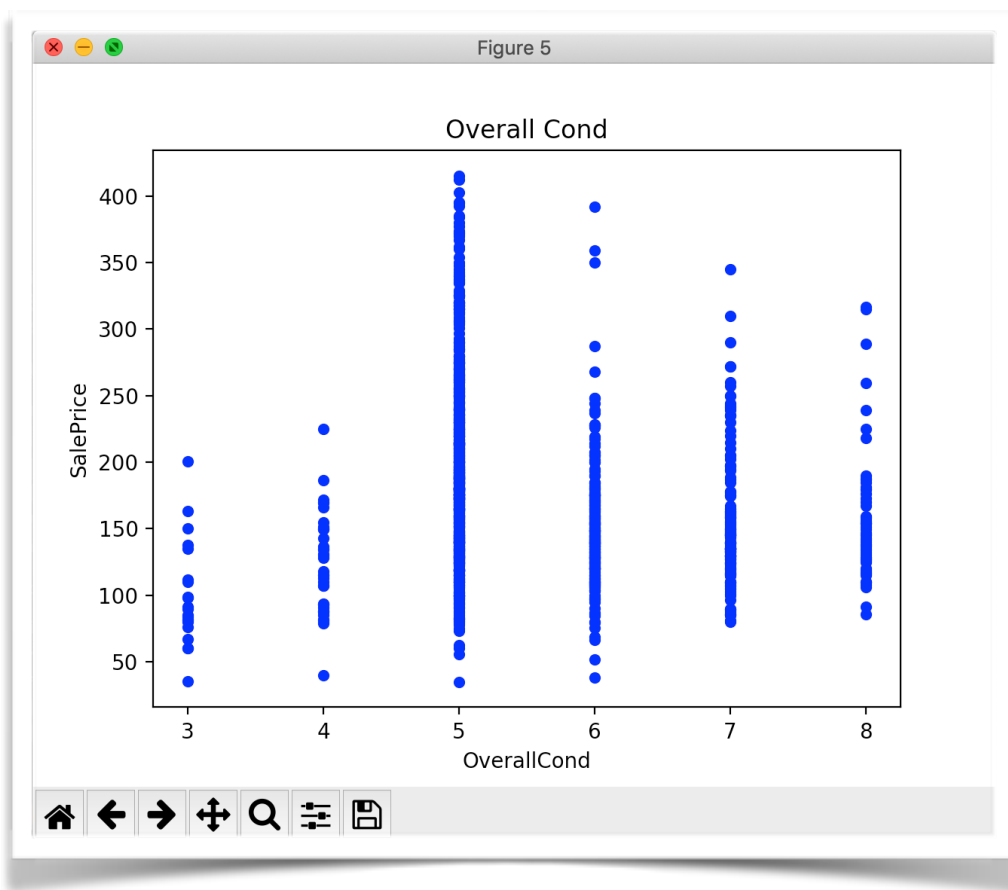


Fig9. Plot **SalePrice** vs **Overall Cond**

مقادیر به دست آمده برای L rmse با مقادیر ستون های مختلف دیتافریم

**MSSubClass**

[02+1.77271990e 02-4.31348617e-]  
65.38453639003524

**LotArea**

[5.58012398e-03 1.21951289e+02]  
61.650314655270805

**Lot Frontage**

[ 1.30982549 85.25980132]  
60.74348767764437

**Overall Cond**

[-9.50029829 227.72230868]  
64.84900887423757

**BedroomAbvGr**

[ 18.29119825 123.14813241]  
63.91979790611292

**TotRmsAbvGrd**

[24.81374092 17.12019498]  
54.72251470597509',

**TotalBsmtSF**

[ 0.104487 67.00858358]  
51.43029609703544

**YearBuilt**

[-3.16005452e-01 7.98961406e+02]  
71.2429241935347

**Overall Qual**

[ W = 41.08498196 , b = -74.47264601]  
L rmse = 38.54794652807224



Minimum L(rmse)



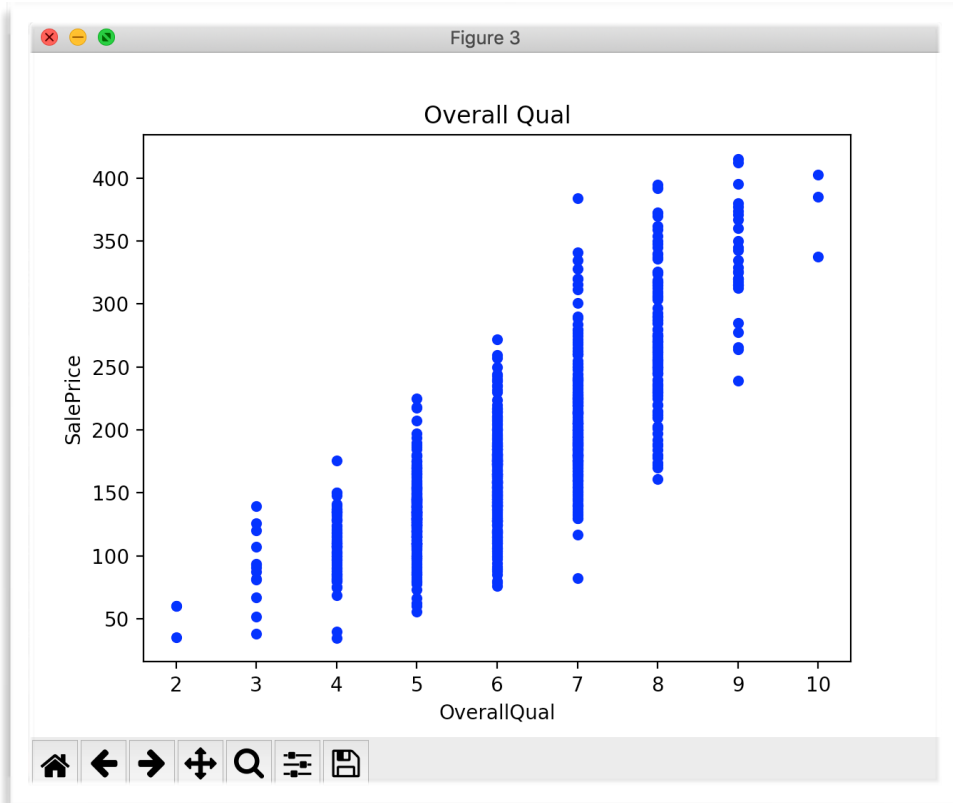
طبق محاسبات انجام شده نموداری که مولفه ی افقی آن را Overall Qual تشکیل میدهد داری مقدار کمینه Lrmse است بنابر این نموداری که بیشتر رفتار خطی دارد را این نمودار در نظر میگیریم.

فی الواقع برای به دست آوردن  $W$  و  $b$  در معادله خطی از فرمول Lrmse مشتق ضمنی نسبت به  $W$  و  $b$  گرفته برابر صفر قرار میدهیم تا مقدار کمینه خط را به ما بدهد:

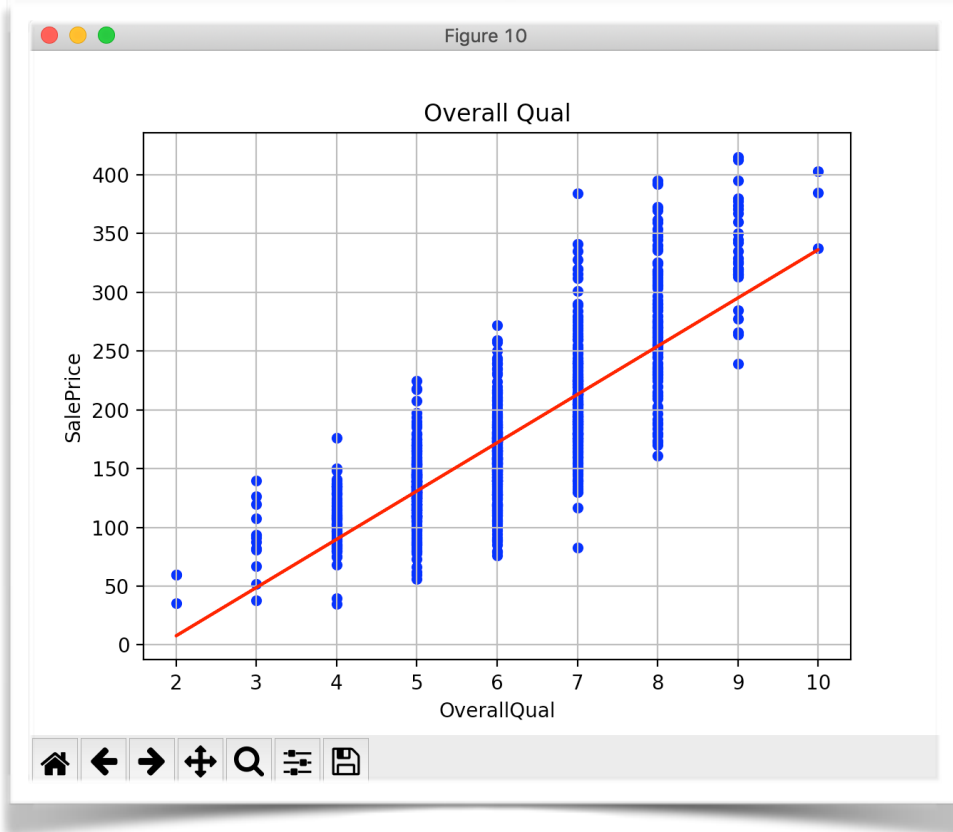
$$\hat{y} = wx + b \quad L_{RMSE}(\hat{y}, y) = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (\hat{y}_i - y_i)^2}$$

The image shows a handwritten derivation on a piece of paper. It starts with the linear model  $\hat{y} = wx + b$ . Then, the Root Mean Square Error (RMSE) loss function is written as  $\sqrt{\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (\hat{y}_i - y_i)^2}$ . The next step is to minimize this function, which is equivalent to minimizing the sum of squared errors:  $\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (\hat{y}_i - y_i)^2 \rightarrow \text{Min}$ . This is further simplified to  $\sum_{i=1}^N (\hat{y}_i - y_i)^2 \rightarrow \text{Min}$ . Then, the derivative of this sum with respect to  $w$  is taken, setting it equal to zero:  $\sum_{i=1}^N (wx + b - y) \cdot x = 0$ . Similarly, the derivative with respect to  $b$  is taken, setting it equal to zero:  $\sum_{i=1}^N (wx + b - y) = 0$ . Finally, these two equations are rearranged to form a system of linear equations:  $\sum_{i=1}^N x^2 \cdot w + \sum_{i=1}^N x \cdot b = \sum_{i=1}^N x \cdot y$  and  $\sum_{i=1}^N x \cdot w + N \cdot b = \sum_{i=1}^N y$ .

Fig10. مشتق تابع برای به دست آوردن مینیمم



**Fig10.** Overall Qual Figure



**Fig10.** Overall Qual Figure  
With predicted Line

برای محاسبه Knn طبق فرمول گفته شده در لینک راهنما ابتدا داده ها را استاندارد میکنیم تا تاثیر داده های با مقیاس بزرگ اثر داده ها با مقیاس کوچک را از بین نبرد.

$$X_s = \frac{X - Min}{Max - Min}$$

سپس با استفاده از فرمول اقلیدسی فاصله دو نقطه فاصله ی خانه ی سفارشی را با خانه های دیتافریم اندازه گیری کرده و با توابع موجود در `numpy` از آنها ۱۰ خانه نزدیک به خانه سفارشی را انتخاب کرده و قیمت آن ها را میانگین میگیریم. باید توجه داشته باشیم که به جای دو بعد از ۹ بعد برخورداریم و مجموع تفاضلات این ۹ بعد متناظر با هم ملاک اندازه گیری ماست.

$$D = \sqrt{(x_1 - y_1)^2 + (x_2 - y_2)^2}$$

```

import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
import numpy as np

def read_dataframe(filename):
    idf = pd.read_csv(filename)
    idf = idf.drop(columns=['LotConfig', 'Neighborhood'])
    idf = idf.fillna(idf.mean())
    return idf

def standardalize_dataframe(df):
    sdf = df - df.min()
    sdf = sdf / (sdf.max() - sdf.min())
    return sdf

data = [70, 11435, 8, 67.66037735849056, 7, 3, 7, 792, 1929]
idf = pd.DataFrame([data], columns=['MSSubClass', 'LotArea', 'OverallQual', 'LotFrontage', 'OverallCond',
                                   'BedroomAbvGr', 'TotRmsAbvGrd', 'TotalBsmtSF', 'YearBuilt'])

df = read_dataframe("houses.csv")

SalePrice = df['SalePrice']
Id = df['Id']

sdf = standardalize_dataframe(df)
sdf = sdf.drop(columns=['Id', 'SalePrice'])
ddf = df.drop(columns=['Id', 'SalePrice'])

idf = idf - ddf.min()
idf = idf / (ddf.max() - ddf.min())

def predict(dataframe):
    distance = np.square(np.subtract(sdf, dataframe.iloc[0]))
    Ans = distance.sum(axis=1)
    Ans = np.sqrt(Ans)
    Min = idx = np.argpartition(Ans, 10)
    Ans1 = SalePrice[idx[:10]]
    avg = Ans1.mean()
    return avg

Price = predict(idf)
print(Price)

```