实验目录

1. 基于单变量线性回归的体重预测模型

实验内容

1. 基于单变量线性回归的体重预测模型

知识点

- 1) p-value 可以衡量模型、特征值的有效性
- 2) R-squared 可以衡量模型的解释能力
- 3) 线性回归模型需满足线性、正态性、方差齐性、独立性

实验目的

- 1) 学习使用 statsmodels 建立线性回归模型
- 2) 学习解读线性回归模型结果
- 3) 学习线性回归模型诊断
- 4) 使用 statsmodels 建立线性回归模型,根据身高预测体重
- 5) 对建立的线性回归模型进行回归诊断

实验步骤

- 1) 打开 Jupyter, 并新建 python 工程
 - 1. 桌面空白处右键,点击 Konsole 打开一个终端
 - 2. 切换至/experiment/jupyter 目录

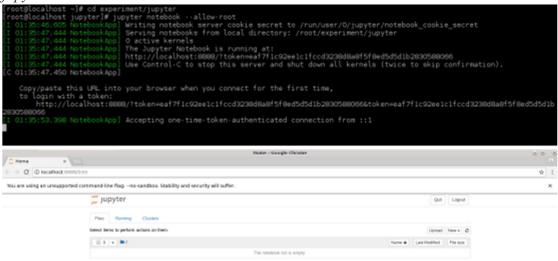
[Command 001]:

cd experiment/jupyter

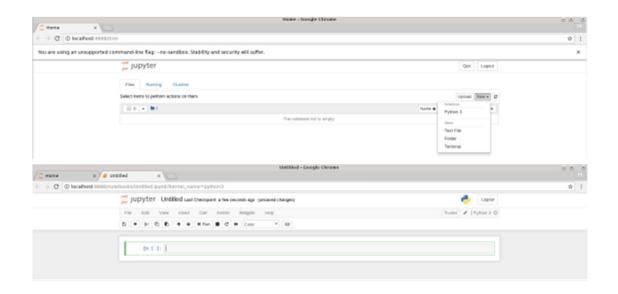
3. 启动 Jupyter, root 用户下运行需加'--allow-root'

[Command 002]:

jupyter notebook --allow-root



4. 依次点击右上角的 New, Python 3 新建 python 工程



5. 点击 Untitled,在弹出框中修改标题名,点击 Rename 确认



2) 读取数据

- 1. 输入代码后,使用 shift+enter 执行,下同。
- 2. women.csv 包括 15 名 30-39 岁的美国女性的身高和体重。其中:

height:身高,连续数值(单位:in)

weight: 体重,连续数值(单位: lbs)

3. 使用 pandas 读取 csv 文件

[Code 001]:

import pandas as pd

df = pd.read_csv('/root/experiment/datas/women.csv')

查看 df 的维度

df.shape

```
import pandas as pd

df = pd.read_csv('/root/experiment/datas/women.csv')
df.shape

(15, 2)
```

3) 描述性分析与可视化分析

1. 查看 df 的前五项

[Code 002]:

df.head()

```
df.head()

height weight

0 58 115

1 59 117

2 60 120

3 61 123

4 62 126
```

2. 查看 df 中连续变量的统计描述

[Code 003]:

df.describe()

3. 查看 df 中各字段的缺失值

[Code 004]:

df.isnull().sum()

```
df.isnull().sum()
height 0
weight 0
dtype: int64
```

4. 使用 matplotlib 库进行可视化分析(绘图时,由于 jupyter 的问题,执行时可能需重复执行才能显示绘图结果,下同)

[Code 005]:

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.scatter(df['height'],df['weight'],color='orchid')
plt.xlabel('height')
plt.ylabel('weight')
plt.show()
```

4) 数据处理

1. 为原始数据增加截距项

```
[Code 006]:
```

```
import\ statsmodels.api\ as\ sm
x = sm.add\_constant(df['height'])
y = df['weight']
x.sample(6)
```

```
import statsmodels.api as sm

x = sm.add_constant(df['height'])
y = df['weight']
x.sample(6)
```

| | Const | magni |
|----|-------|-------|
| 11 | 1.0 | 69 |
| 2 | 1.0 | 60 |
| 1 | 1.0 | 59 |
| 5 | 1.0 | 63 |
| 4 | 1.0 | 62 |
| 0 | 1.0 | 58 |

5) 建立模型

1. 使用 OLS 方法建立线性回归模型,并查看模型结果

[Code 007]:

```
model = sm.OLS(y, x)
model_result = model.fit()
model_result.summary()
```

```
model = sm.OLS(y, x)
model_result = model.fit()

model_result.summary()

/usr/lib/python3.6/lib/python3.6/site-packages/scipy/stats/stats.py:1394: UserWarning: kurtosistest only valid for n>=20
... continuing anyway, n=15
    "anyway, n=%i" % int(n))

CLS Regression Results
```

| weight | R-square | nd: 0 | 991 |
|-------------------|---|---|--|
| OLS | Adj. R-square | ed: 0 | 990 |
| Least Squares | F-statist | ic: 1 | 433. |
| Tue, 15 May 2018 | Prob (F-statisti | c): 1.09e | -14 |
| 02:27:27 | Log-Likelihoo | od: -26 | 541 |
| 15 | A | C: 5 | 7.08 |
| 13 | В | C: 5 | 8.50 |
| 1 | | | |
| nonrobust | | | |
| std err t | P> t [0.025 | 0.975] | |
| 5.937 -14.741 0 | .000 -100.343 | -74.691 | |
| 0.091 37.855 0 | 0.000 3.253 | 3.647 | |
| 2.396 Durbin-Wa | tson: 0.315 | | |
| 0.302 Jarque-Bera | (JB): 1.660 | | |
| 0.789 Prof | (JB): 0.436 | | |
| 2.596 Con | d. No. 982 | | |
| | OLS Least Squares Tue, 15 May 2018 02:27:27 15 13 1 nonnobust std err t 5:937 -14.741 0 0.091 37.855 0 0.396 Durbin-Wa 0.302 Jarque-Bera 0.789 Prot | OLS Adj. R-square Least Squares F-statist Tue, 15 May 2018 Prob (F-statisti 02:27:27 Log-Likelihox 15 Al 13 Bi 1 nonrobust std err t P- t [0.025 5.937 -14.741 0.000 -100.243 0.091 37.855 0.000 3253 2396 Durbin-Watson: 0.315 2302 Jarque-Bera (JB): 1.660 2789 Prob(JB): 0.436 | OLS Adj. R-squared: 0 Least Squares F-statistic: 1. Tue, 15 May 2018 Prob (F-statistic): 1.09c 02:27:27 Log-Likelihood: -26 15 AMC: 5 13 BMC: 5: 1 nonrobust std err t P- q [0.025 0.975] 5.937 -14.741 0.000 -100.343 -74.691 0.091 37.855 0.000 32:53 3.647 0.396 Durbin-Watson: 0.315 0.302 Jarque-Bera (JB): 1.660 0.789 Prob(JB): 0.436 |

Warnings

[1] Standard Errors assume that the covariance matrix of the errors is correctly specified

6) 模型预测

1. 预测并查看结果

[Code 008]:

```
#使用 predict 对 x 进行预测
```

y hat = model result.predict(x)

#将预测结果转换为 DataFrame 格式方便转换,并将列名保存为'pred'

y hat = pd.DataFrame(y hat,columns=['pred'])

#合并原始数据和预测值并查看

$$\label{eq:df_merge} \begin{split} df_merge &= df.merge(y_hat,left_index = True,right_index = True) \\ df.head() \end{split}$$

```
y_hat = model_result.predict(x)
y_hat = pd.DataFrame(y_hat,columns=['pred'])
df_merge = df.merge(y_hat,left_index=True,right_index=True)
df_merge.head()
```

| | height | weight | pred |
|---|--------|--------|------------|
| 0 | 58 | 115 | 112.583333 |
| 1 | 59 | 117 | 116.033333 |
| 2 | 60 | 120 | 119.483333 |
| 3 | 61 | 123 | 122.933333 |
| 4 | 62 | 126 | 126.383333 |

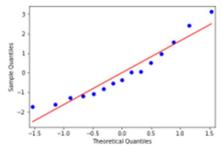
7) 回归诊断

1. 绘制残差 qq 图

[Code 009]:

sm.qqplot(model_result.resid,line='r')
plt.show()

```
sm.qqplot(model_result.resid,line='r')
plt.show()
```



8) 实验结论

? ? ? ? ? ?