20214064-李恺阳-第1次作业

数据可视化第1次作业

版本状态:

学生信息:

• 姓名: 李恺阳

• 专业:数据科学与大数据技术

• 学号: 20214064



任务描述:

- 任务描述:
- 作业任务1:
- 设计或开发工作:
 - 。 用可视化软件或工具(包括但不限于Tableau, Excel, Weka, Weave)对课程第1讲教 学内容中所涉及的Anscombe's quartet数据集进行分析,将四组数据进行可视化;
 - 。 提示:
 - 每组数据可以单独用1个散点图,最后生成4个散点图;
 - 请注意图表的设置,配色要美观;
 - 尝试使用1个散点图,对每组数据使用不同的颜色进行编码;
- 文字阐述工作:
 - 。 根据你自己的知识来说明这四组数据的分布特征;
 - 。 提示:
 - 可以结合均值、方差、相关系数等统计特征进行分析;引用必要的文献;给出必要的公式;
 - 。 结合这个任务, 用适当文字阐述数据可视化的意义和价值;

0

- 作业任务2:
- 用脚本语言或编程语言,计算四组数据的最小二乘法回归线方程;
 - 。 提示:

- 请将代码贴入到石墨文档,使用【插入】—【</>代码块】方式;
- 简单描述自己使用的脚本语言或编程语言类型;
- **给出计算结果,并进行相应的阐述**;查阅和引用相关资料,阐述最小二乘法回归线方程的相关知识;可以使用【插入】一【Tex数学公式】的组件来编辑可能出现的数学公式或特殊的符号变量。

• 提交时间: 2024.03.09.18:00

作业内容:

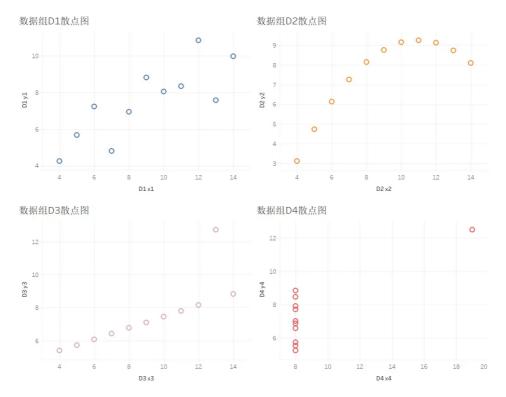
任务一: 可视化数据集, 分析说明数据特征

- 对Anscombe's quartet数据集进行可视化
 - 。 可视化工具: Tableau
 - 。 可视化结果:
 - 分别对每组数据进行可视化



D1×1的D1y1,D2y2,D3y3与D4y4的绘图。 颜色显示行类D1y1,D2y2,D3y3与D4y4的即制品

■ 将四组数据在一个图表中可视化



- 分析说明这四组数据的分布特征
 - 。 分别计算四组数据的均值、方差、相关系数
 - 计算公式

$$\Box \qquad \mu = \frac{\sum_{x=1}^{n} y_x}{n}$$

ロ 方差:
$$s^2=rac{\sum_{i=1}^n(y_i-\mu)^2}{n}$$

■ 使用python计算各组数据的相关指标

```
import numpy as np
   import pandas as pd
   # 读取Excel文件并去掉前三行
   df = pd.read_excel("Anscombe's quartet.xlsx", skiprows=[0, 1])
   data = np.array(df)
   # 遍历每组数据,计算均值、方差和相关系数
   for i in range(4):
      mean_x = data[:,i*2].mean()
       print(f"\nStatistics for Group {i + 1}:\n")
10
       print(f"Mean_X: {mean_x:.2f}")
      mean_y = data[:,i*2+1].mean()
      print(f"Mean_Y: {mean_y:.2f}")
      var_x = np.var(data[:,i*2], ddof=0)
      print(f"Variance_X: {var_x:.2f}")
      var_y = np.var(data[:,i*2+1])
       print(f"Variance_Y: {var_y:.2f}")
       corr = np.corrcoef(data[:,i*2], data[:,i*2+1])[0, 1]
       print(f"Correlation: {corr:.2f}")
```

■ 计算结果

□ 数据组D1

Statistics for Group 1:

Mean_X: 9.00

Mean_Y: 7.50

Variance_X: 10.00

Variance_Y: 3.75

Correlation: 0.82

□ 数据组D2

Statistics for Group 2:

Mean_X: 9.00

Mean_Y: 7.50

Variance_X: 10.00

Variance_Y: 3.75

Correlation: 0.82

□ 数据组D3

Statistics for Group 3:

Mean_X: 9.00

Mean_Y: 7.50

Variance_X: 10.00

Variance_Y: 3.75

Correlation: 0.82

□ 数据组D4

Statistics for Group 4:

Mean_X: 9.00

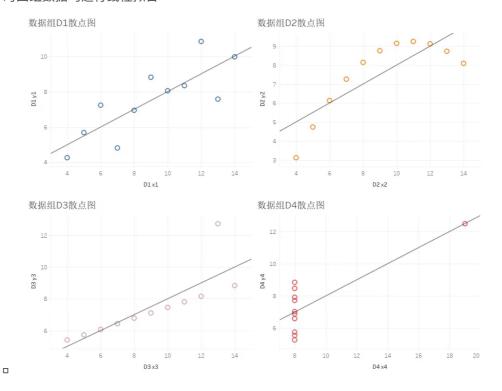
Mean_Y: 7.50

Variance_X: 10.00

Variance_Y: 3.75

Correlation: 0.82

■ 对四组数据均进行线性拟合



- □ 由上图可知,拟合结果极为相似
- 结果分析
 - 从各项指标来看,四组数据的均值、方差、相关指数均相等,线性拟合极为相似,仅从数据上来看,四组数据反映出的情况极为相似。但从实际绘图上来看,第一三组都接近线性分布,第三组更加精确,而第二组数据更为接近二次分布,第四组数据与线性分布相差甚远。从上述分析可知,仅看数据的均值、方差、相关指数等指标会导致实验结果并不可靠,而数据可视化的操作让实验结果的可靠性大大提升。因此,数据可视化对于数据分析挖掘方面是极为重要的。

任务二: 用脚本语言或编程语言,计算四组数据的最小二乘法回归线方程

- 使用python编写最小二乘法回归线方程
 - 。 最小二乘法思想:
 - 最小二乘法将最小化误差平方之和来作为目标,从而找到最优模型,这个模型 可以拟合观察数据
 - 最小二乘法步骤:
 - \Box 残差: $e_i = y_i (\omega \times x_i + b)$
 - $_{\square} \quad Min \sum_{i}^{n} e_{i}^{2}$
 - 得到回归线方程 $y = \omega \times x + b$
 - Python 是一种解释型、面向对象、动态类型的编程语言
 - 。 代码:

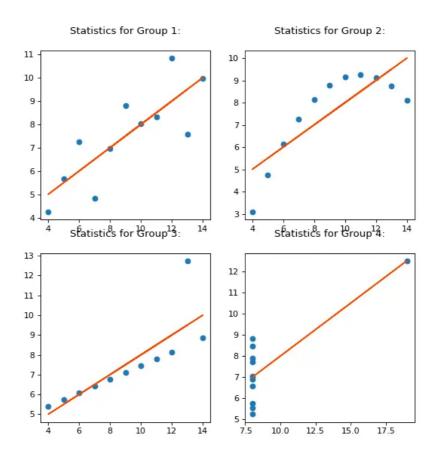
```
import numpy as np
   import pandas as pd
   import matplotlib.pyplot as plt
   df = pd.read_excel("Anscombe's quartet.xlsx", skiprows=[0, 1])
   data = np.array(df)
   plt.figure(figsize=(8,8), dpi=80)
   for j in range(4):
       data_x = data[:,j*2]
       data_y = data[:,j*2+1]
       m = len(data_y)
       x_bar = np.mean(data_x)
       sum_yx = 0
      sum_x2 = 0
       sum_delta = 0
14
       for i in range(m):
           x = data_x[i]
           y = data_y[i]
           sum_yx += y * (x - x_bar)
           sum_x2 += x ** 2
20
       # 根据公式计算w
       w = sum_yx / (sum_x2 - m * (x_bar ** 2))
       for i in range(m):
           x = data_x[i]
```

```
y = data_y[i]
sum_delta += (y - w * x)
b = sum_delta / m
print(f"Group {j + 1}: y = {w:.2f} * x +{b:.2f}")
pred_y = w * data_x + b
ax1 = plt.subplot(2,2,j+1)
ax1.scatter(data_x, data_y)
ax1.plot(data_x, pred_y, c='orangered', label='line')
ax1.set_title(f"\nStatistics for Group {j + 1}:\n")
plt.show()
```

。 运行结果:

```
Group 1: y = 0.50 * x +3.00
Group 2: y = 0.50 * x +3.00
Group 3: y = 0.50 * x +3.00
Group 4: y = 0.50 * x +3.00
```

- 四组数据的回归线方程:
- 回归线与散点图



。 结果分析:

■ 从上述结果来看,四组数据所得到的回归线方程是一样的,但是四组数据的真实分布 趋势确实完全不同的。因此,数据可视化是数据分析过程中保障实验可靠性的重要操 作之一。