Отчёт по графикам

Гвоздев П.А.

23 Мая 2023

showstringspaces=false, showtabs=false, tabsize=2 style=mystyle

article ucs [T2A]fontenc [utf8x]inputenc [russian, english]babel listings graphicx amsmath Гвоздев П.А. SciPy 27 Мая 2023 article ucs [T2A]fontenc [utf8x]inputenc [russian, english]babel listings graphicx amsmath Гвоздев П.А. Отчёт "Визуализация данных" ФН1-21Б xcolor codegreenrgb0,0.6,0 codegrayrgb0.5,0.5,0.5 codepurplergb0.58,0,0.82 back-colourrgb0.95,0.95,0.92 mystyle backgroundcolor=backcolour, commentstyle=codegreen, keywordstyle=magenta, numberstyle=codegray, stringstyle=codepurple, basicstyle=, breakatwhitespace=false,

breaklines=true, captionpos=b, keepspaces=true, numbers=left, numbersep=5pt, showspaces=false,

```
Для обработки я выбрал датасэт на тему заработных плат "Salary Data",
включающий в себя такие данные как:
Возраст, пол, уровень образования, профессия, опыт работы, заработная
плата.
Импортируем необходимые библиотеки, удалим лишнее, исправим опечатку,
устанавливаем тему для графиков. [language=Python] import numpy as np
import\ pandas\ as\ pd\ import\ matplotlib.pyplot\ as\ plt\ from\ mpl_toolkits.mplot3dimportAxes3Dimportseabor
   df = pd.read_csv('Salary_Data.csv')df.dropna(inplace = True)df.drop(df.index[df]'Gender'] =='
Other'], inplace = True)df['EducationLevel'] = df['EducationLevel']. apply(lambdax:
x.replace('phD', 'PhD'))sns.set_theme()
Далее построим график распределения заработной платы в зависимости от
опыта работы.
[language=Python] plt.figure(figsize=(5,5)) sns.scatterplot(df,x='Years of Ex-
perience', y='Salary') plt.show()
[width=0.8]graph1.png
   График зависимости заработной платы от возраста.
[language=Python] plt.figure(figsize=(5,5)) sns.lineplot(df,x='Age',y='Salary')
plt.show()
```

[width=0.8]graph2.png

```
Построим график распределения зарплат по уровням образования. [language=Python] plt.figure(figsize=(5,5)) sns.stripplot(df,y='Education Level',x='Salary') plt.show() [width=0.8|graph3.png
```

Построим столбчатую диаграмму суммы зарплат всех специалистов с одним и тем же уровнем образования. Так как наименования столбцов не влазят сократим их названия.

 $[language=Python] \ df['Education \ Level']=df['Education \ Level']. apply(lambda \ x: \ x.replace('High School', 'School')) \ df['Education \ Level']=df['Education \ Level']. apply(lambda \ x: \ x.replace("Master's Degree", 'Master D')) \ df['Education \ Level']=df['Education \ Level']=df['Education \ Level']=df['Education \ Level']=df['Education \ Level']=df['Education \ Level']. apply(lambda \ x: \ x.replace("Bachelor's Degree", 'Bach D')) \ df['Education \ Level']=df['Education \ Level']. apply(lambda \ x: \ x.replace("Bachelor's", 'Bachelor')) \ plt.figure(figsize=(5,5)) \ sns.barplot(df, x='Education \ Level', y='Salary') \ plt.show()$

[width=0.8]graph4.png

Построим столбчатую диаграмму количества специалистов различных уровней образования.

[language=Python] plt.figure(figsize=(5,5)) sns.countplot(df,x='Education Level') plt.show()

[width=0.8]graph5.png

Построим pairplot по гендерам. [language=Python] plt.figure(figsize=(5,5)) sns.pairplot(df,hue='Gender') [width=0.8]graph6.png

Построим график эмпирической кумулятивной функции распределения опыта работы.

[language=Python] plt.figure(figsize=(5,5)) sns.ecdfplot(data=df, x="Years of Experience") plt.show() [width=0.8]graph7.png

Построим усиковую диаграмму распределения зарплаты по уровням образования. [language=Python] plt.figure(figsize=(5,5)) sns.boxplot(x='Education Level', y='Salary', data=df) plt.show() [width=0.8]graph8.png

Построим графики распределения зарплат в зависимости от пола и уровня образования.

[language=Python] plt.figure(figsize=(5,5)) sns.violinplot(x=df['Education Level'], y=df['Salary'], hue=df['Gender'], split=True) plt.show() [width=0.8]graph9.png

Построим histplot для самой популярной профессии- "Data Analyst". [language=Python] plt.figure(figsize=(5,5)) df1=df[df['Job Title']=='Data Analyst'] sns.histplot(df1['Age'], kde=True, stat='count') plt.show() [width=0.8]graph10.png