In [1]:

```
# -*- coding:utf-8 -*-
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
%matplotlib inline
import warnings
warnings.filterwarnings("ignore")
```

4.2 Seaborn 高级数据可视化

Seaborn 是基于 Matplotlib 的高级绘图层。虽然 Matplotlib 包含饼图、直方图、三维图以及多图组合等基本工具,但是在使用时需要设置各种参数,而Seaborn简化了这一问题。它提供简单的代码来解决复杂的问题,尤其是多图组合的模式,不但作图清晰、美观,更是在同一图示中集合和对比了大量信息。这些工作如果只使用底层的Matplotlib实现,可能需要几倍甚至几十倍的代码量。另外,Seaborn还给我们提供了多种美观的图示风格,以及看问题的各种视角。综上,Saeborn的主要优点是简单、美观且多视角。

4.2.1 准备工作

安装命令: pip install seaborn

In [2]:

```
import numpy as np import seaborn as sns import statsmodels.api as sm # 示例使用了statsmodels库中的自带的数据 import pandas as pd import matplotlib as mpl import matplotlib.pyplot as plt sns. set(style='darkgrid', color_codes=True) # 带灰色网格的背景风格 tips=sns.load_dataset('tips') # 示例中的基本数据
```

4.2.2 连续变量相关图

(1) Relplot关系类型图表

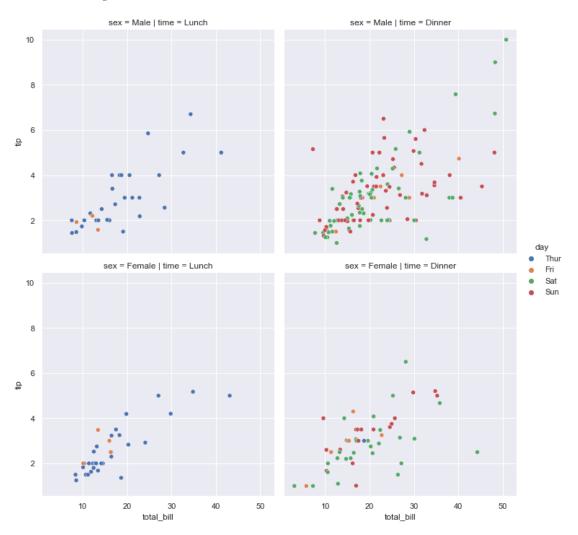
Relplot 可以支持点图 kind='scatter'和线图 kind='line'两种作图方法。下例把 sex, time, day, tip, total_bill五维数据绘制在一张图上,两个数值类型tip和total_bill分别对应y轴和x轴,其他三个维度是枚举型变量,分别用hue设置颜色、col设置行、row设置列。Seaborn的大多数函数都支持使用这几个参数实现多图对比。

In [3]:

```
sns.relplot(x="total_bill", y="tip", hue="day",col="time", row="sex", data=tips)
```

Out[3]:

<seaborn.axisgrid.FacetGrid at 0x23ce37a5100>



(2)点图

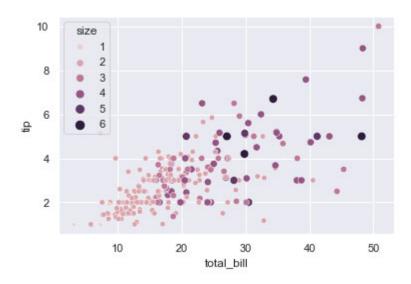
点图在上面的维度之上增加了点大小的维度(此维度为数值型)。

In [4]:

```
sns.scatterplot(x="total_bill", y="tip", hue="size", size="size", data=tips)
```

Out[4]:

<AxesSubplot:xlabel='total_bill', ylabel='tip'>



(3)线图

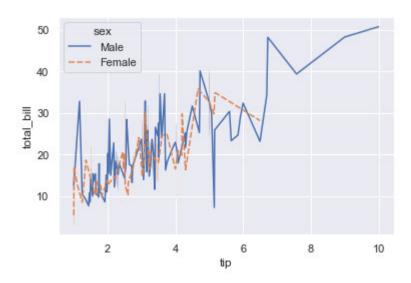
线图使用 style参数,也增加了用不同线(实线、虚线)表示不同类型的新维度(此维度为分类型)。

In [5]:

```
sns.lineplot(x="tip", y="total_bill", hue="sex", style="sex", data=tips)
```

Out[5]:

<AxesSubplot:xlabel='tip', ylabel='total_bill'>



4.2.3 分类变量图

分类变量图描述的是连续变量在分类之后,其类与类之间的对比关系。

(1)stripplot散点图

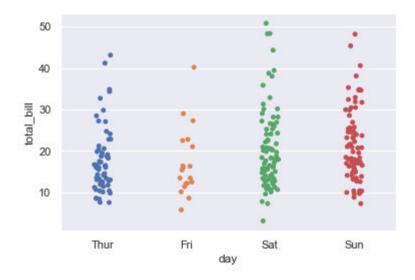
stripplot展示的是使用分类变量day分类后,对各类的连续变量total_bill的统计作图。

In [6]:

```
sns.stripplot(x='day', y='total_bill', data=tips, jitter=True)
```

Out[6]:

<AxesSubplot:xlabel='day', ylabel='total_bill'>



(2)swarmplot散点图

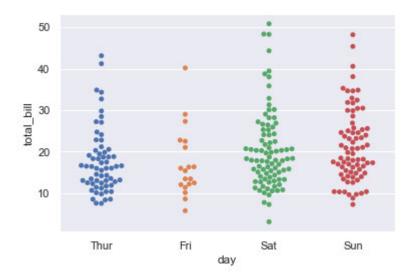
swarmplot 的功能和 stripplot 的类似,为避免重叠而无法估算数量的多少,swarmplot将每个点散开,这样做的缺点是耗时,因此当数据量非常大的时候并不适用。

In [7]:

```
sns. swarmplot(x='day', y='total_bill', data=tips)
```

Out[7]:

<AxesSubplot:xlabel='day', ylabel='total_bill'>



(3) violinplot小提琴图

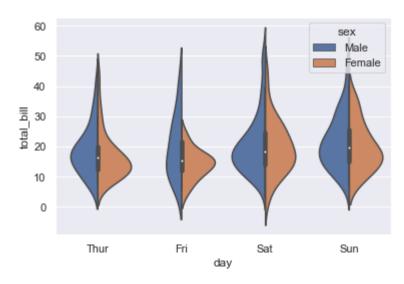
为展示具体的分布,Seaborn还支持小提琴图。在本例中,按不同day分类并在每个图上用小提琴图画出不同性别的total_bill核密度分布图。

In [8]:

```
sns.violinplot(x="day", y="total_bill", hue="sex", split=True, data=tips)
```

Out[8]:

<AxesSubplot:xlabel='day', ylabel='total_bill'>

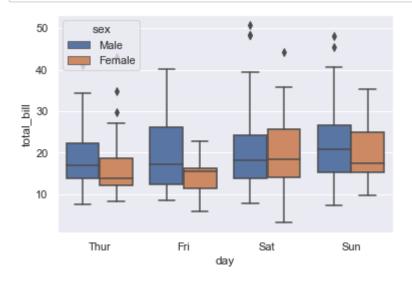


(4) boxplot箱式图

boxplot箱式图也称盒须图或盒式图,用于描述一组数据的分布情况。

In [9]:

```
sns.boxplot(x="day", y="total_bill", hue="sex", data=tips);
```



(5) boxenplot变种箱式图

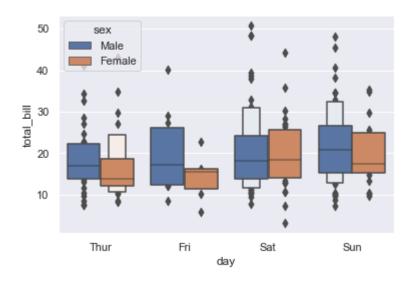
boxenplot 变种箱式图也被称为增强箱式图,在图中使用更多分位数绘制出更丰富的分布信息,尤其细化了 尾部数据的分布情况。

In [10]:

```
sns.boxenplot(x="day", y="total_bill", hue="sex", data=tips)
```

Out[10]:

<AxesSubplot:xlabel='day', ylabel='total_bill'>

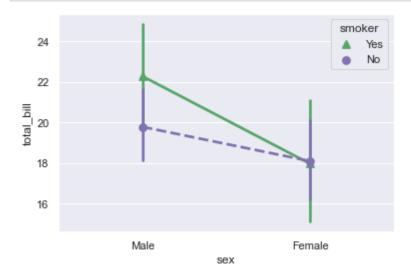


(6) pointplot分类统计图

pointplot分类统计图中的横坐标代表类别,纵坐标展示了该类别对应值的分布。与箱式图不同的是,它以连接的方式描述类别之间的关系,更适用于多个有序的类别。

In [11]:

```
sns.pointplot(x="sex", y="total_bill", hue="smoker", data=tips,
palette={"Yes": "g", "No": "m"},
markers=["^", "o"], linestyles=["-", "--"]);
```



(7) barplot柱对比图

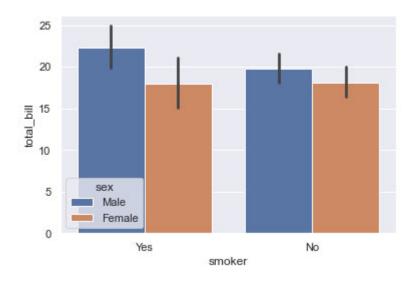
barplot 柱对比图可用于对比两种分布的均值和方差,本例展示了在不同性别、不同吸烟情况的人群中,total_bill均值和方差的差异。

In [12]:

sns.barplot(x='smoker', y='total_bill', hue='sex', data=tips)

Out[12]:

<AxesSubplot:xlabel='smoker', ylabel='total_bill'>



4.2.4 回归图

(1) 连续变量回归图

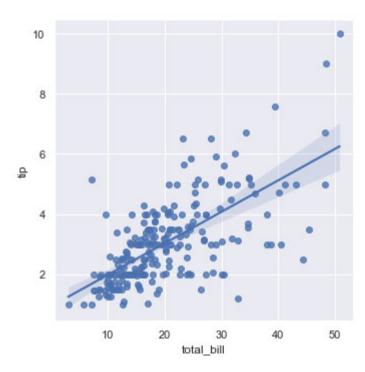
implot是在散点图的基础上加入回归模型的绘图方法。

In [13]:

```
sns.lmplot(x="total_bill", y="tip", data=tips)
```

Out[13]:

<seaborn.axisgrid.FacetGrid at 0x23ce849e3a0>



(2) 分类变量回归图

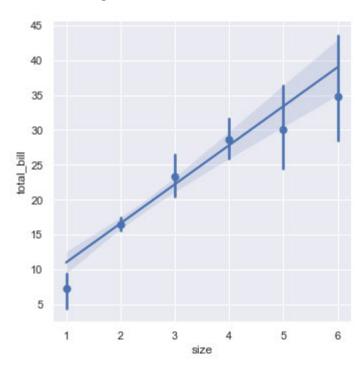
分类变量回归图可以使用参数x_estimator=np.mean对每个类别的统计量作图。

In [14]:

sns.lmplot(x="size", y="total_bill", data=tips, x_estimator=np.mean)

Out[14]:

<seaborn.axisgrid.FacetGrid at 0x23ce95a09d0>

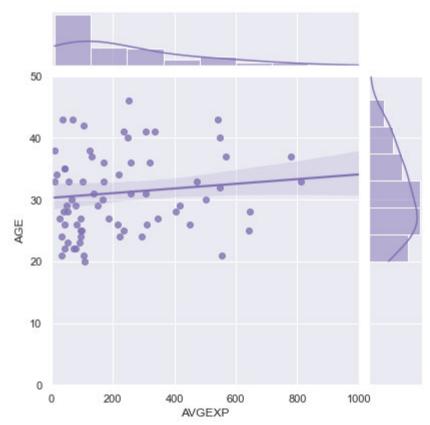


4.2.5 多图组合

(1) jointplot两变量图

在数据分析中,常用作图的方式实现相关性分析,即x轴设置为变量A,y轴设置为变量B,然后做散点图。 在散点图中,点是叠加显示的,但有时还需要关注每个变量自身的分布情况,而jointplot可以把描述变量的 分布图和变量相关的散点图组合在一起,是相关性分析最常用的工具。另外,图片上还能展示回归曲线以及 相关系数。

In [15]:



本例中使用statsmodels库的ccard数据分析其中两个数值类型变量的相关性,使用xlim和ylim设置图片显示范围,忽略了离群点,kind参数可设置作图方式,如scatter散点图、kde密度图、hex六边形图等,本例中选择reg画出了线性回归图。

(2) pairplot多变量图

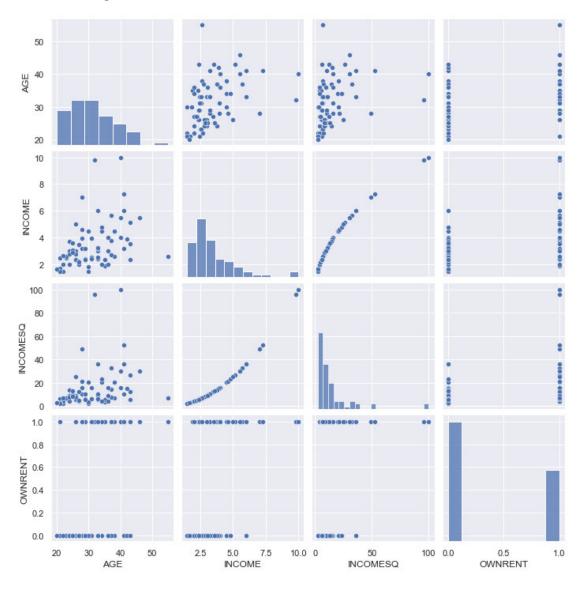
如果对N个变量的相关性做散点图,maplotlib则需要做N×N个图,而pairplot函数调用一次即可实现,其对 角线上是直方图,其余都是两两变量的散点图,这样不仅简单,而且还能组合在一起做对比。

In [16]:

```
data = sm. datasets.ccard.load_pandas().data
sns.pairplot(data, vars=['AGE', 'INCOME', 'INCOMESQ', 'OWNRENT'])
```

Out[16]:

<seaborn.axisgrid.PairGrid at 0x23ce7f04f70>



从图中可以看到,数据类型INCOME与INCOMESQ呈强相关,AGE与INCOME也有一定的相关趋势,对角线上的图对应的是每个因素与其自身的对比,图中以直方图的形式显示了该变量的分布。

(3) factorplot两变量关系图

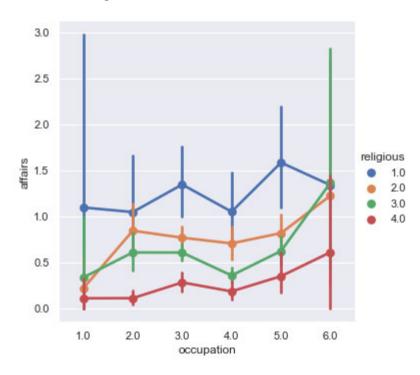
factorplot用于绘制两维变量的关系图,用kind指定其做图类型,包括point, bar, count, box, violin, strip等。

In [17]:

```
data = sm.datasets.fair.load_pandas().data
sns.factorplot(x='occupation', y='affairs', hue='religious', data=data)
```

Out[17]:

<seaborn.axisgrid.FacetGrid at 0x23ce9f436d0>



(4) FacetGrid结构化绘图网格

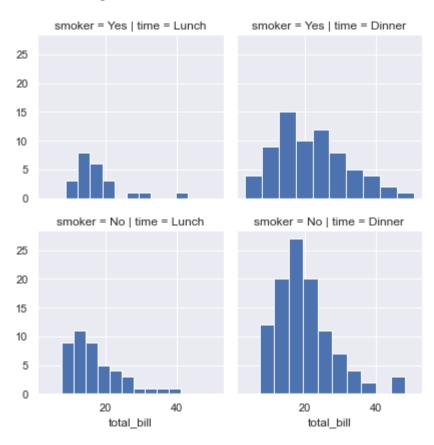
FacetGrid可以选择任意作图方式以及自定义的作图函数。这通常包含两部分: FacetGrid部分指定数据集、行、列,map部分指定作图方式及相应参数。

In [18]:

```
g = sns.FacetGrid(tips, col = 'time', row = 'smoker') # 按行和列的分类做N个图 g.map(plt.hist, 'total_bill', bins = 10) # 指定做图方式
```

Out[18]:

<seaborn.axisgrid.FacetGrid at 0x23cea1c7a60>



可以看到,不论是连续图还是分类图,不论是用FacetGrid还是用barplot都是将多个特征放在同一张图片上展示,其差别在于观察角度不同和数据自身的类型。

4.2.6 热力图

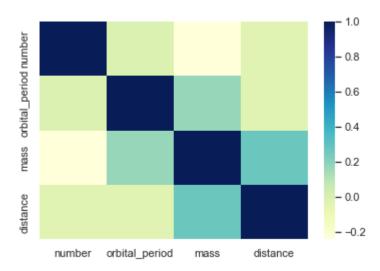
热力图 (heatmap) 也常用来展示数据表中多个特征的两两线性相关性,尤其在变量的数量较多时,它比 pairplot更直观,也更加节约计算资源。

In [19]:

```
data = sns.load_dataset('planets')
corr=data[['number', 'orbital_period', 'mass', 'distance']].corr(method='pearson')
sns.heatmap(corr, cmap="Y1GnBu")
```

Out[19]:

<AxesSubplot:>

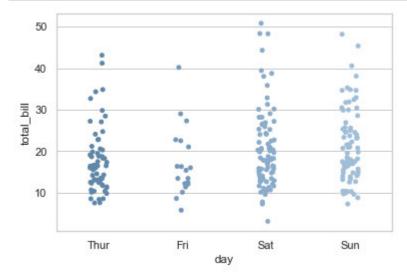


4.2.7 印刷品作图

用Matplotlib或Seaborn生成的图片除了用于开发者分析数据、作PPT展示,往往还用于纸制品的印刷。例如,制作成书籍中的图片或者发布论文等。在用于印刷时,图片需要有足够的分辨率,在4.1.10小节中介绍了将图表导出成图片以及设置图片分辨率的方法。

除了考虑图片分辨率,还需要考虑出版物中字体的大小及版面的大小,以调整图片中文字的大小,这在创建绘图区域时可以使用不同的figsize。对于非彩色印刷,还需要注意其背景颜色不能太深,以及需要将图表中不同的颜色(当红、绿、蓝图转成黑白图时,都变成了相似的深灰色)转换成不同亮度的单色。下面介绍Seaborn中常用的两种方法:

In [20]:



In []: