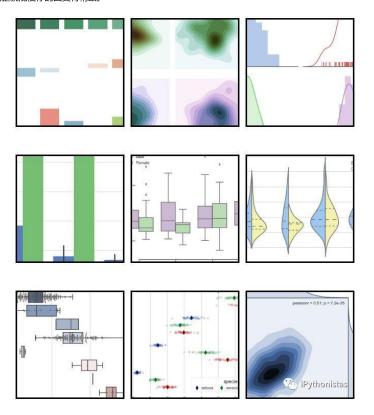
zhuanlan.zhihu.com

# Python可视化 | Seaborn5分钟入门(一)——kdeplot和distplot

11-13 minutes

微信公众号: 「Python读财」 如有问题或建议,请公众号留言

Seaborn是基于matplotlib的Python可视化库。它提供了一个高级界面来绘制有吸引力的统计图形。 Seaborn其实是在matplotlib的基础上进行了更高级的API封装,从而使得作图更加容易,不需要经过大量的调整就能使你的图变得精致。



### Seaborn的安装

安装完Seaborn包后,我们就开始进入接下来的学习啦,首先我们介绍kdeplot的画法。

#### 注: 所有代码均是在IPython notebook中实现

# kdeplot(核密度估计图)

核密度估计(kernel density estimation)是在概率论中用来估计未知的密度函数,属于非参数检验方法之

一。通过核密度估计图可以比较直观的看出数据样本本身的分布特征。具体用法如下:

seaborn.kdeplot(data,data2=None,shade=False,vertical=False,kernel='gau',bw='scott',gridsize=100,cut=3,clip=None,legend=True,cumulaticbar\_ax=None, cbar\_kws=None, ax=None, \*\*kwargs)

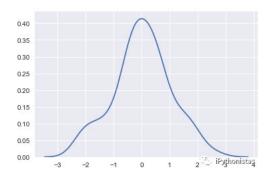
我们通过一些具体的例子来学习一些参数的用法:

## 首先导入相应的库

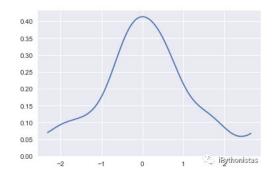
%matplotlib inline #IPython notebook中的魔法方法,这样每次运行后可以直接得到图像,不 再需要使用plt.show() import numpy as np #导入numpy包,用于生成数组 import seaborn as sns #习惯上简写成sns sns.set() #切换到seaborn的默认运行配置

# 绘制简单的一维kde图像

x=np.random.randn(100) #随机生成100个符合正态分布的数 sns.kdeplot(x)

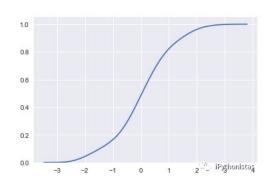


cut: 参数表示绘制的时候, 切除带宽往数轴极限数值的多少(默认为3)



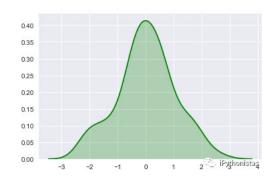
### cumulative: 是否绘制累积分布

sns.kdeplot(x,cumulative=True)



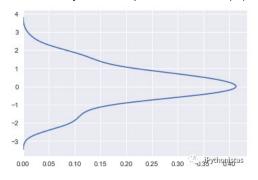
shade: 若为True,则在kde曲线下面的区域中进行阴影处理,color控制曲线及阴影的颜色

sns.kdeplot(x,shade=True,color="g")



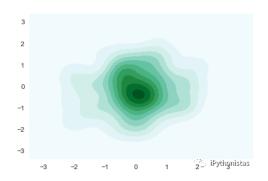
vertical: 表示以X轴进行绘制还是以Y轴进行绘制

sns.kdeplot(x,vertical=True)



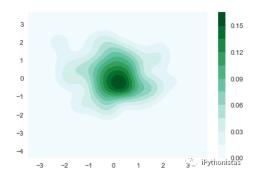
#### 二元kde图像

y=np.random.randn(100)
sns.kdeplot(x,y,shade=True)



cbar: 参数若为True, 则会添加一个颜色棒(颜色帮在二元kde图像中才有)

sns.kdeplot(x,y,shade=True,cbar=True)



接下来,我们接着学习功能更为强大的distplot

### distplot

displot()集合了matplotlib的hist()与核函数估计kdeplot的功能,增加了rugplot分布观测条显示与利用scipy 库ft拟合参数分布的新颖用途。具体用法如下:

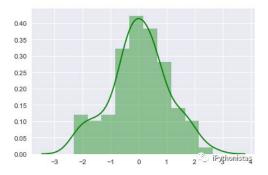
seaborn.distplot(a, bins=None, hist=True, kde=True, rug=False, fit=None, hist\_kws=None, kde\_kws=None, rug\_kws=None, fit\_kws=None, color=None, vertical=False, norm\_hist=False, axlabel=None, label=None, ax=None)

先介绍一下直方图(Histograms):

直方图又称**质量分布图**,它是表示资料变化情况的一种主要工具。用直方图可以解析出资料的规则性,比较直观地看出产品质量特性的分布状态,对于资料分布状况一目了然,便于判断其总体质量分布情况。直方图表示通过沿数据范围**形成分箱**,然后绘制条以**显示落入每个分箱的观测次数**的数据分布。

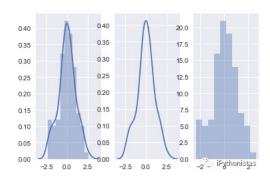
接下来还是通过具体的例子来体验一下distplot的用法:

sns.distplot(x,color="g")



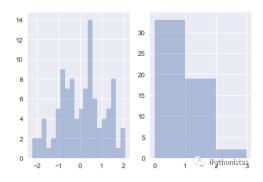
#### 通过hist和kde参数调节是否显示直方图及核密度估计(默认hist,kde均为True)

```
import matplotlib.pyplot as plt
fig,axes=plt.subplots(1,3) #创建一个一行三列的画布
sns.distplot(x,ax=axes[0]) #左图
sns.distplot(x,hist=False,ax=axes[1]) #中图
sns.distplot(x,kde=False,ax=axes[2]) #右图
```



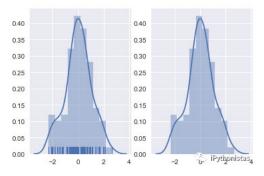
### bins: int或list, 控制直方图的划分

```
fig,axes=plt.subplots(1,2)
sns.distplot(x,kde=False,bins=20,ax=axes[0]) #左图: 分成20个区间
sns.distplot(x,kde=False,bins=[x for x in range(4)],ax=axes[1]) #右图: 以0,1,2,3为分割点,形成区间[0,1],[1,2],[2,3],区间外的值不计入。
```



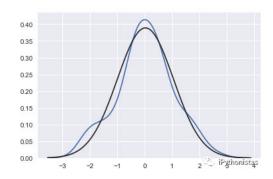
# rug: 控制是否生成观测数值的小细条

```
fig,axes=plt.subplots(1,2)
sns.distplot(x,rug=True,ax=axes[0]) #左图
sns.distplot(x,ax=axes[1]) #右图
```



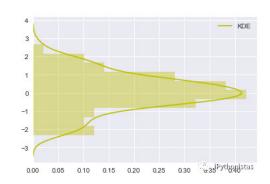
#### fit: 控制拟合的参数分布图形, 能够直观地评估它与观察数据的对应关系(黑色线条为确定的分布)

from scipy.stats import \*
sns.distplot(x,hist=False,fit=norm) #拟合标准正态分布



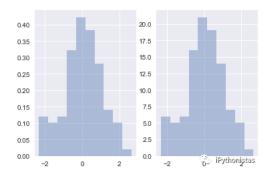
hist\_kws, kde\_kws, rug\_kws, fit\_kws参数接收字典类型,可以自行定义更多高级的样式

sns.distplot(x,kde\_kws={"label":"KDE"},vertical=True,color="y")



norm\_hist: 若为True,则直方图高度显示密度而非计数(含有kde图像中默认为True)

fig,axes=plt.subplots(1,2)
sns.distplot(x,norm\_hist=True,kde=False,ax=axes[0]) #左图
sns.distplot(x,kde=False,ax=axes[1]) #右图



还有其他参数就不在此——介绍了,有兴趣继续深入学习的同学可以查看Seaborn的官方文档。以上内容是我结合官方文档和自己的一点理解写成的,有什么错误大家可以**指出来并提提意见,共同交流、进步**,也希望我写的这些能够给阅读完本文的你或多或少带来一点帮助!