

zhuanlan.zhihu.com

Python可视化 | Seaborn5分钟入门(三)——boxplot和violinplot

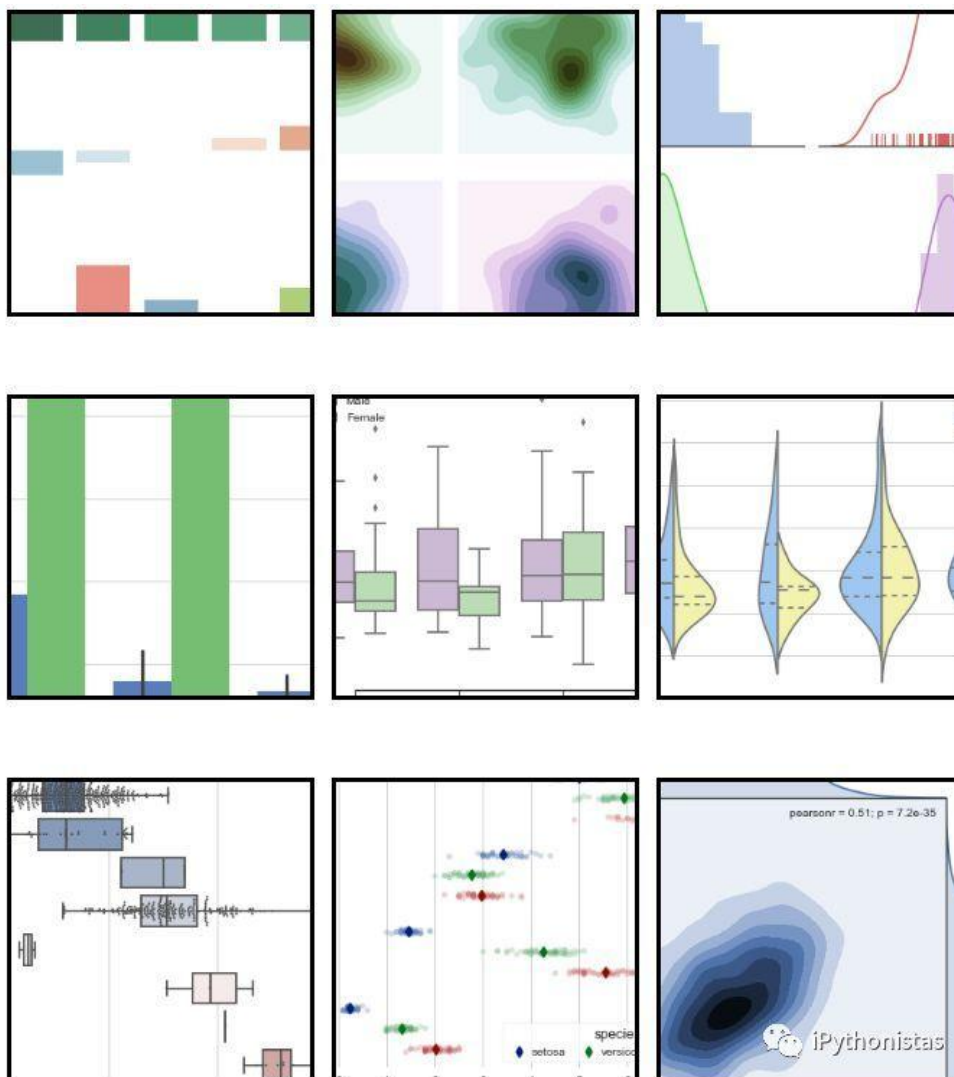
18-22 minutes

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。但应强调的是，应该把Seaborn视为matplotlib的补充，而不是替代物。



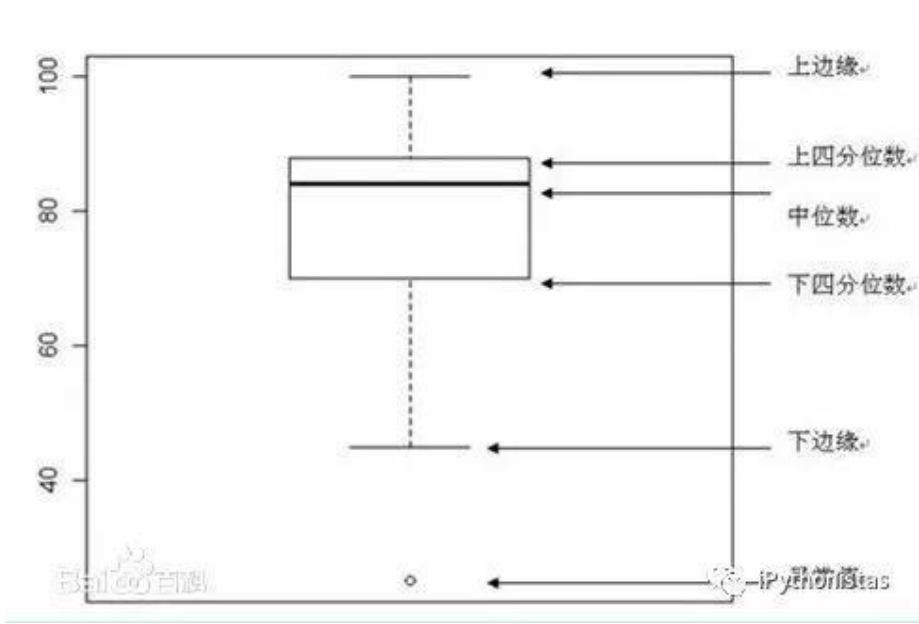
注：所有代码均在IPython notebook中实现

boxplot

箱形图（Box-plot）又称为盒须图、盒式图或箱线图，是一种用作显示一组数据分散情况资料的统计图。

它能显示出一组数据的最大值、最小值、中位数及上下四分位数。因形状如箱子而得名。在各种领域也经

常被使用，常见于品质管理。图解如下：



接下来我们介绍Seaborn中的箱型图的具体实现方法，这是boxplot的API：

```
seaborn.boxplot(x=None, y=None, hue=None, data=None, order=None, hue_order=None,
orient=None, color=None, palette=None, saturation=0.75, width=0.8, dodge=True,
fliersize=5, linewidth=None, whis=1.5, notch=False, ax=None, **kwargs)
```

我们从具体的实例出发

```
%matplotlib inline
import pandas as pd
import numpy as np
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt

plt.rc("font",family="SimHei",size="15") #解决中文乱码问题
```

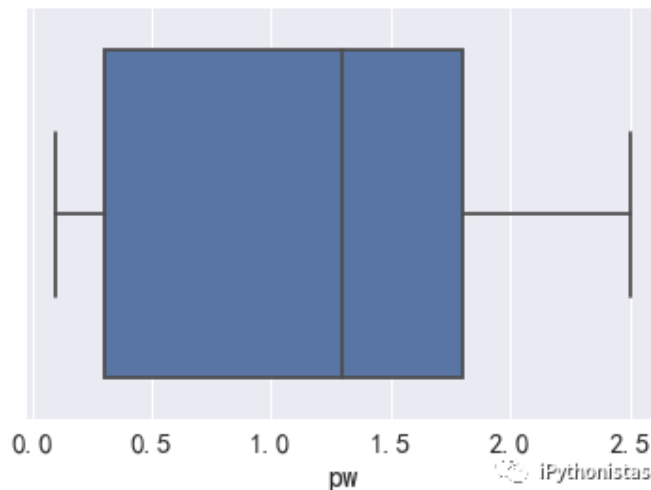
本文所使用的数据集是鸢尾花卉数据集

	sl	sw	pl	pw	catagory	color
0	5.1	3.5	1.4	0.2	0	red
1	4.9	3.0	1.4	0.2	0	yellow
2	4.7	3.2	1.3	0.2	0	green
3	4.6	3.1	1.5	0.2	0	green
4	5.0	3.6	1.4	0.2	0	blue
5	5.4	3.9	1.7	0.4	0	yellow

x, y: dataframe中的**列名 (str)** 或者**矢量数据**

data: dataframe或者数组

```
sns.boxplot(x=data["pw"],data=data)
```

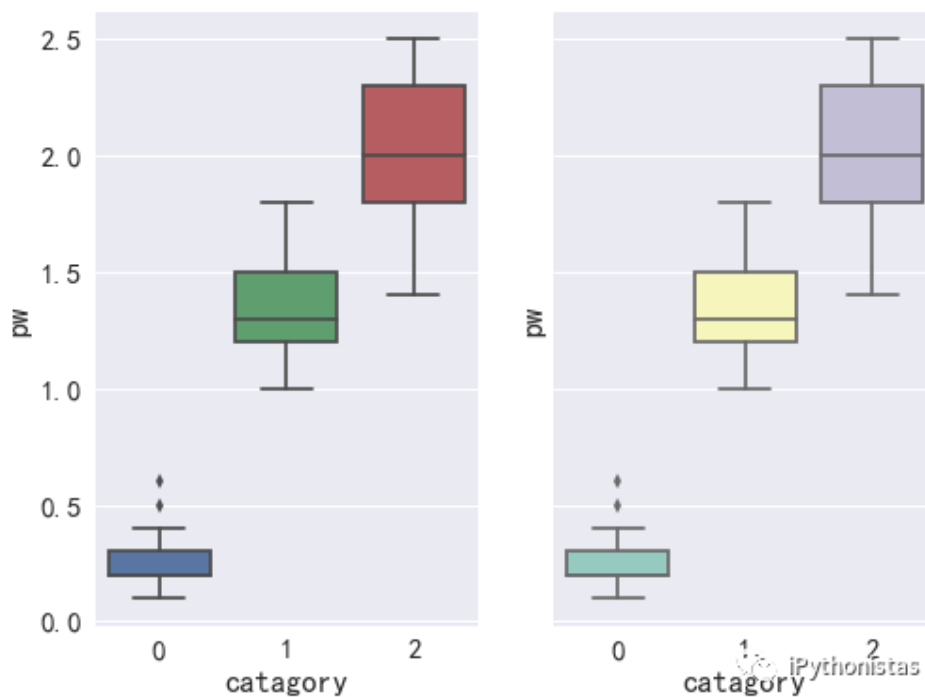


palette: 调色板, 控制图像的色调

```
fig,axes=plt.subplots(1,2,sharey=True)
```

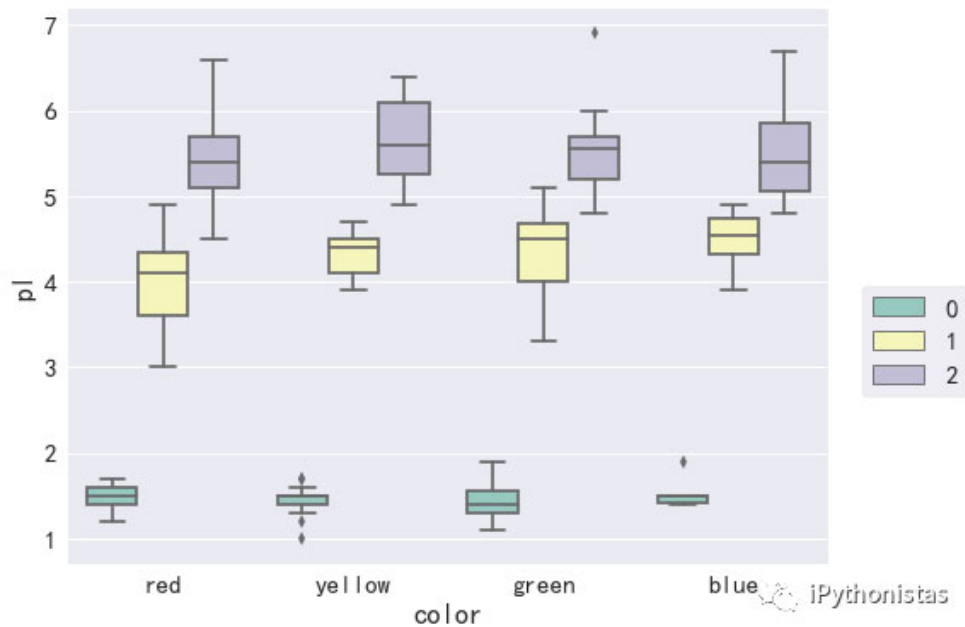
```
sns.boxplot(x="catagory",y="pw",data=data,ax=axes[0]) #左图
```

```
sns.boxplot(x="catagory",y="pw",data=data,palette="Set3",ax=axes[1]) #右图
```



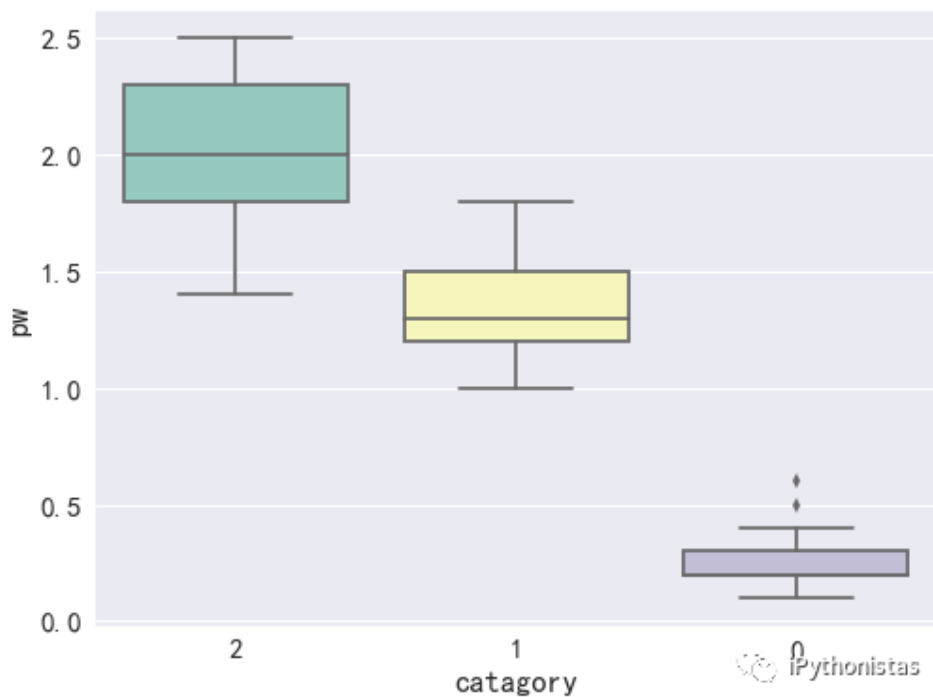
hue (str) : dataframe的列名, 按照列名中的值分类形成分类的条形图

```
sns.boxplot(x="color",y="p1",data=data,hue="catagory",palette="Set3")
```



order, hue_order (lists of strings): 用于控制条形图的顺序

```
sns.boxplot(x="catagory",y="pw",data=data,palette="Set3",order=[2,1,0])
```

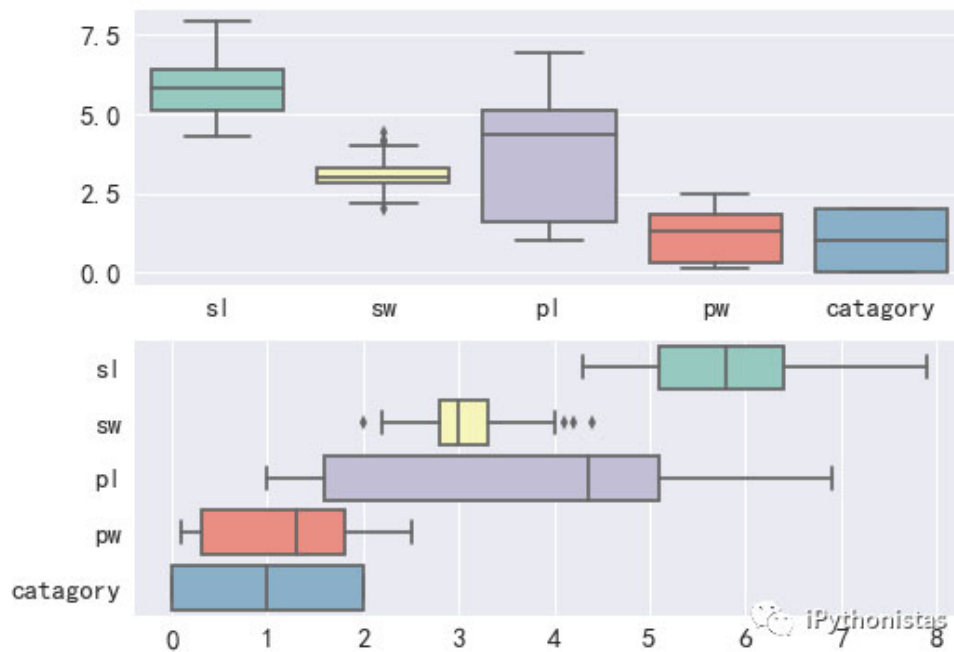


orient: "v"|"h" 用于控制图像使水平还是竖直显示（这通常是从输入变量的dtype推断出来的，此参数一般当不传入x、y，只传入data的时候使用）

```
fig,axes=plt.subplots(2,1)
```

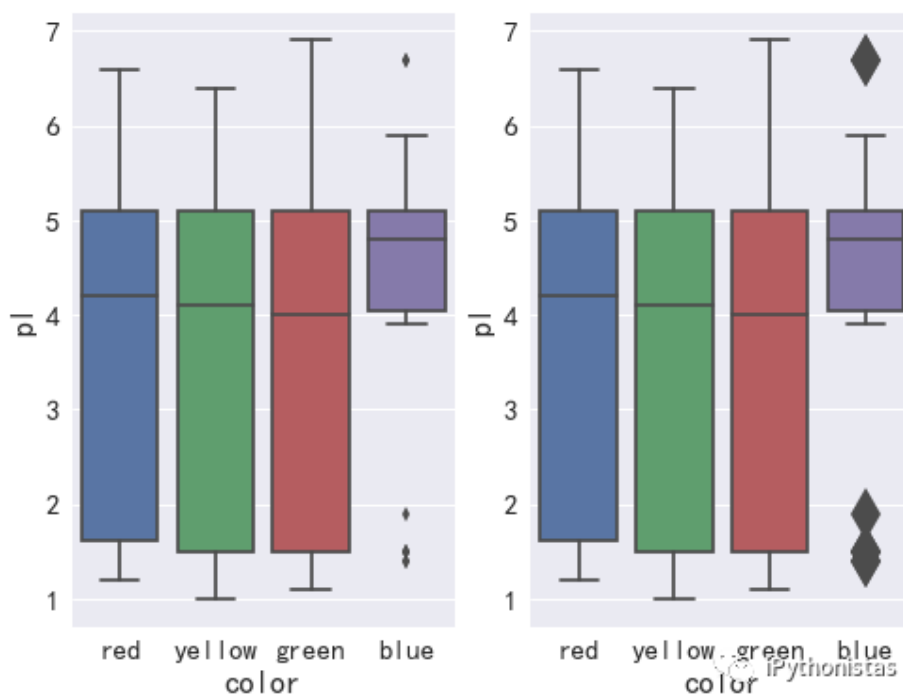
```
sns.boxplot(data=data,orient="v",palette="Set3",ax=axes[0]) #竖直显示
```

```
sns.boxplot(data=data,orient="h",palette="Set3",ax=axes[1]) #水平显示
```



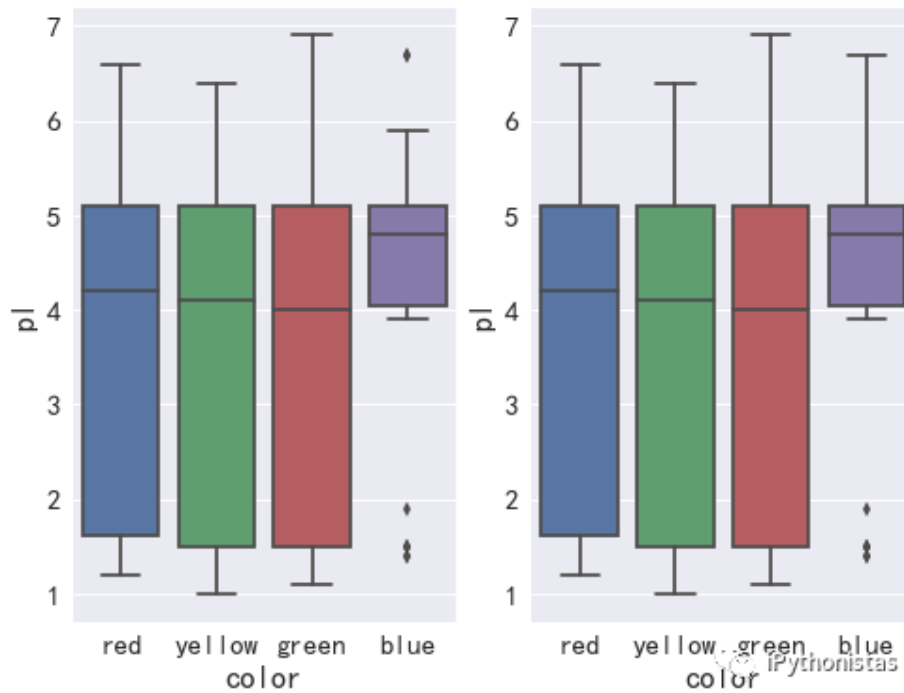
fliersize: float, 用于指示离群值观察的标记大小

```
fig, axes = plt.subplots(1, 2)
sns.boxplot(x="color", y="pl", data=data, ax=axes[0]) #fliersize默认为5
sns.boxplot(x="color", y="pl", data=data, fliersize=20, ax=axes[1])
```



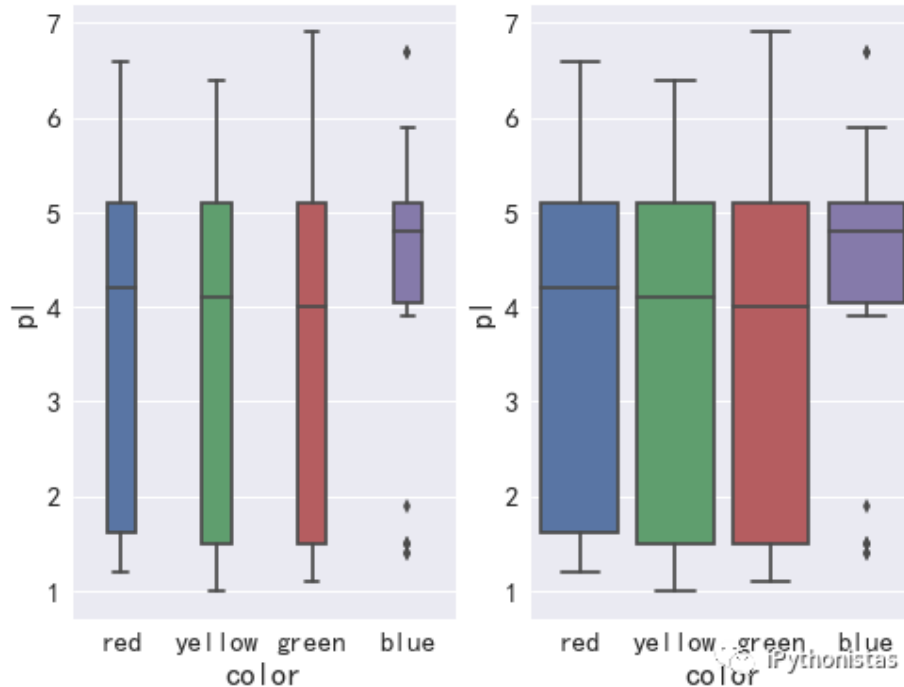
whis: 确定离群值的上下界 (IQR超过低和高四分位数的比例), 此范围之外的点将被识别为异常值。
IQR指的是上下四分位的差值。

```
fig, axes = plt.subplots(1, 2)
sns.boxplot(x="color", y="pl", data=data, whis=1, ax=axes[0]) #左图
sns.boxplot(x="color", y="pl", data=data, whis=2, ax=axes[1]) #右图
```



width: float, 控制箱型图的宽度

```
fig, axes = plt.subplots(1, 2)
sns.boxplot(x="color", y="p1", data=data, width=0.3, ax=axes[0]) #左图
sns.boxplot(x="color", y="p1", data=data, width=0.8, ax=axes[1]) #右图
```



violinplot

violinplot与boxplot扮演类似的角色，它显示了定量数据在一个（或多个）分类变量的多个层次上的分布，这些分布可以进行比较。不像箱形图中所有绘图组件都对应于**实际数据点**，小提琴绘图以基础分布的**核密度估计**为特征。具体用法如下：

```
seaborn.violinplot(x=None, y=None, hue=None, data=None, order=None,
hue_order=None, bw='scott', cut=2, scale='area', scale_hue=True, gridsize=100,
width=0.8, inner='box', split=False, dodge=True, orient=None, linewidth=None,
color=None, palette=None, saturation=0.75, ax=None, **kwargs)
```

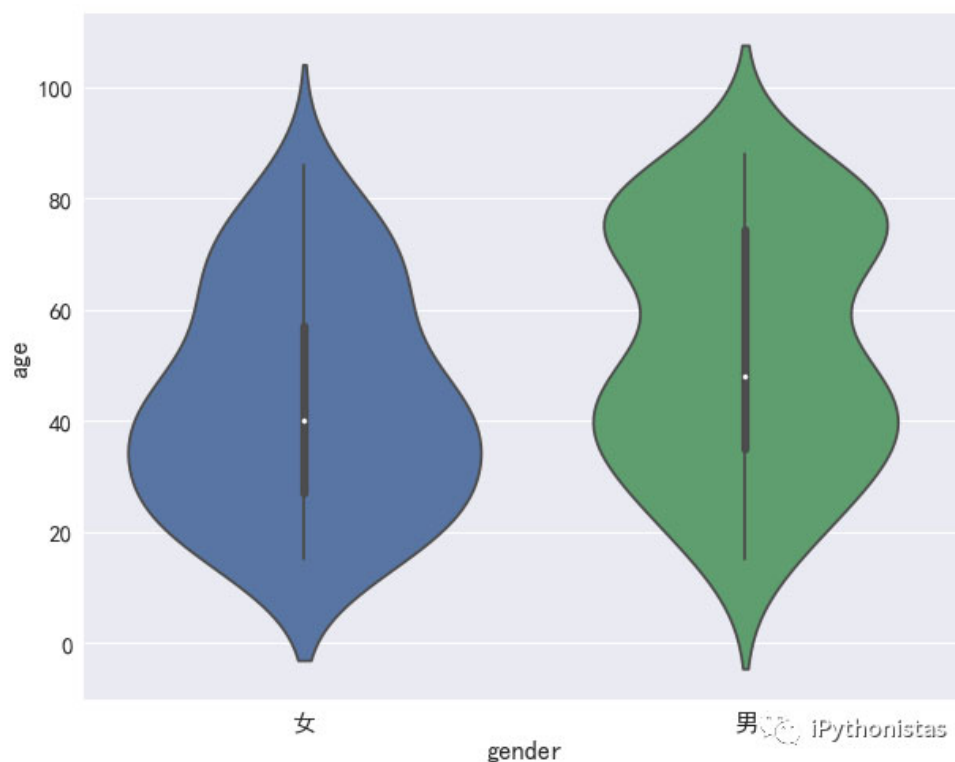
实例所用的数据集如下：

	age	color	gender	height	smoker	weight
0	43	red	女	183	False	63
1	76	red	男	163	False	78
2	42	yellow	女	153	True	55
3	40	white	女	159	False	65
4	25	red	男	175	False	56
5	15	green	女	170	False	69

在这里就不再介绍x, y, hue, data, order, hue_order, palette参数的用法，这些参数的用法和之前介绍的图形的用法是一样的，如有需要可以查看之前的内容。

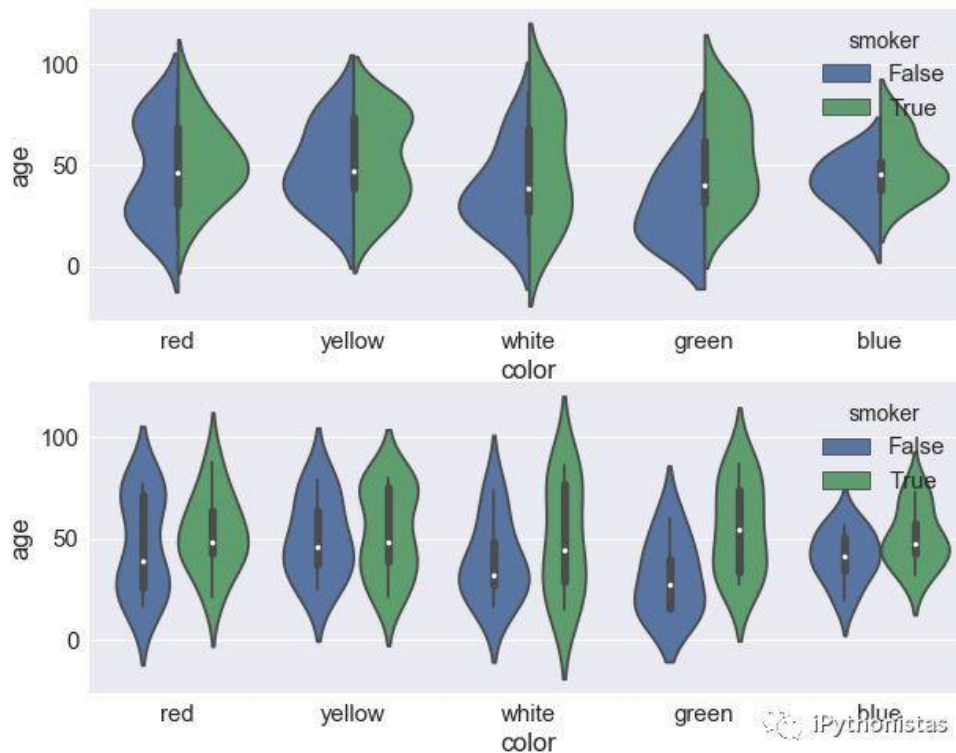
先来画一个小提琴图：

```
sns.violinplot(x="gender", y="age", data=data)
```



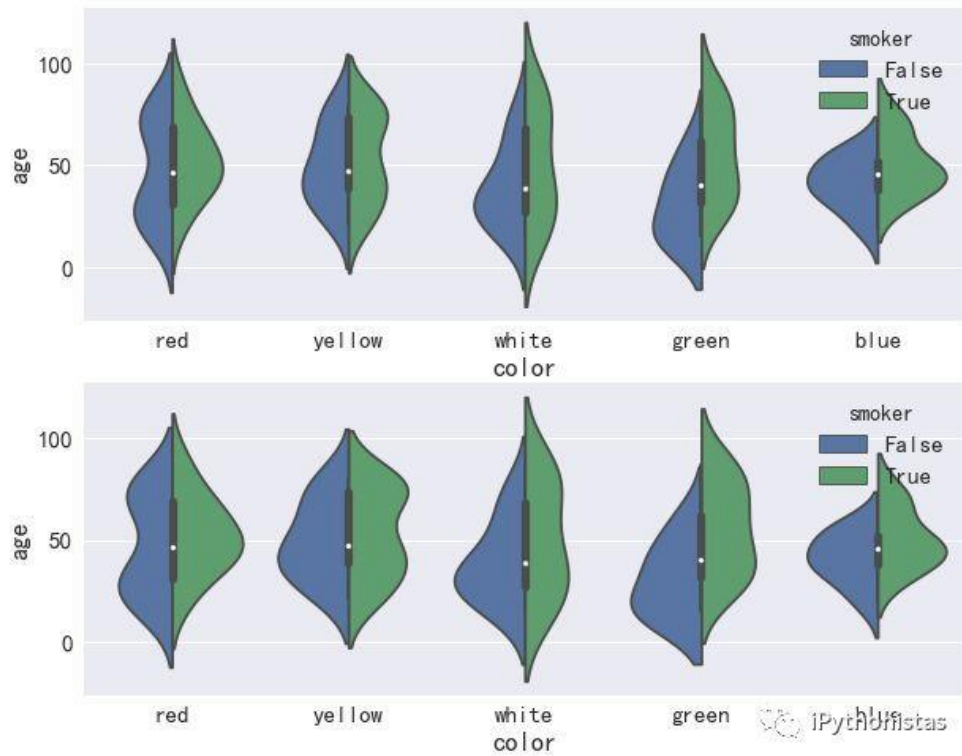
split: 将split设置为true则绘制分拆的violinplot以比较经过hue拆分后的两个量：

```
fig, axes = plt.subplots(2, 1)
ax = sns.violinplot(x="color", y="age", data=data, hue="smoker", split=True, ax=axes[0])
# 上图, 拆分后的图
ax = sns.violinplot(x="color", y="age", data=data, hue="smoker", ax=axes[1]) # 下图
```



scale_hue: bool, 当使用色调变量 (hue参数) 嵌套小提琴时, 此参数确定缩放是在主要**分组变量** (scale_hue = true) 的每个级别内还是在图上的**所有小提琴** (scale_hue = false) 内计算出来的。

```
fig, axes = plt.subplots(2, 1)
ax = sns.violinplot(x="color", y="age", data=data, hue="smoker", split=True, scale_hue=False, ax=axes[0])
# 上图
ax = sns.violinplot(x="color", y="age", data=data, hue="smoker", split=True, scale_hue=True, ax=axes[1])
# 下图
```

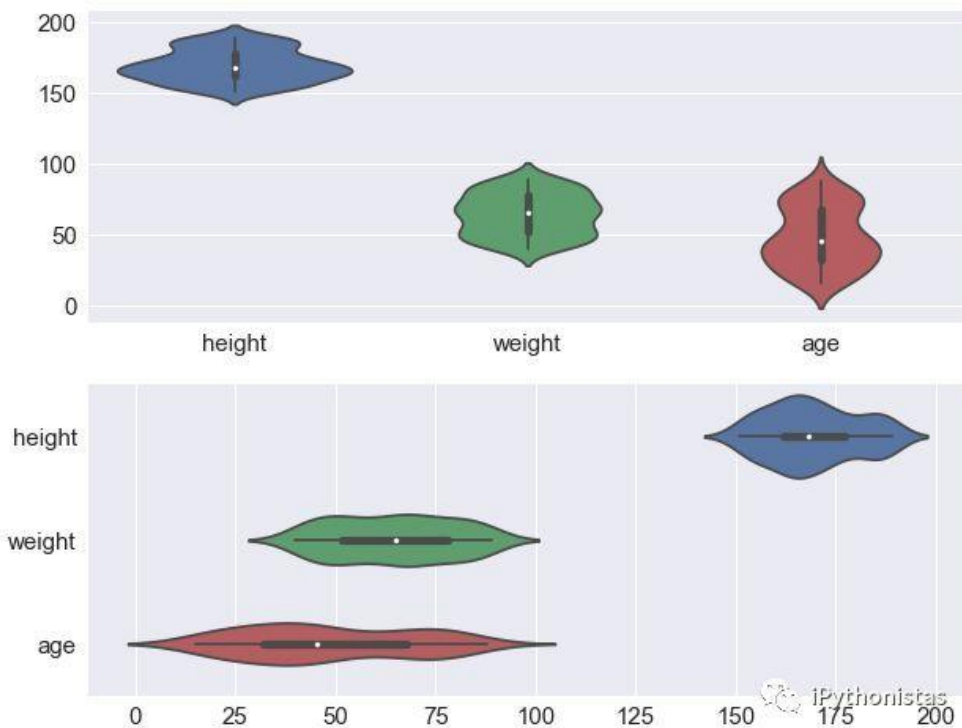



orient: "v"|"h" 用于控制图像使水平还是竖直显示（这通常是从输入变量的dtype推断出来的，此参数一般当不传入x、y，只传入data的时候使用）

```
fig, axes = plt.subplots(2, 1)
```

```
sns.violinplot(data=data[["height", "weight", "age"]], orient="v", ax=axes[0]) # 上图
```

```
sns.violinplot(data=data[["height", "weight", "age"]], orient="h", ax=axes[1]) # 下图
```



inner: 控制violinplot内部数据点的表示，有“box”，“quartile”，“point”，“stick”四种方式。

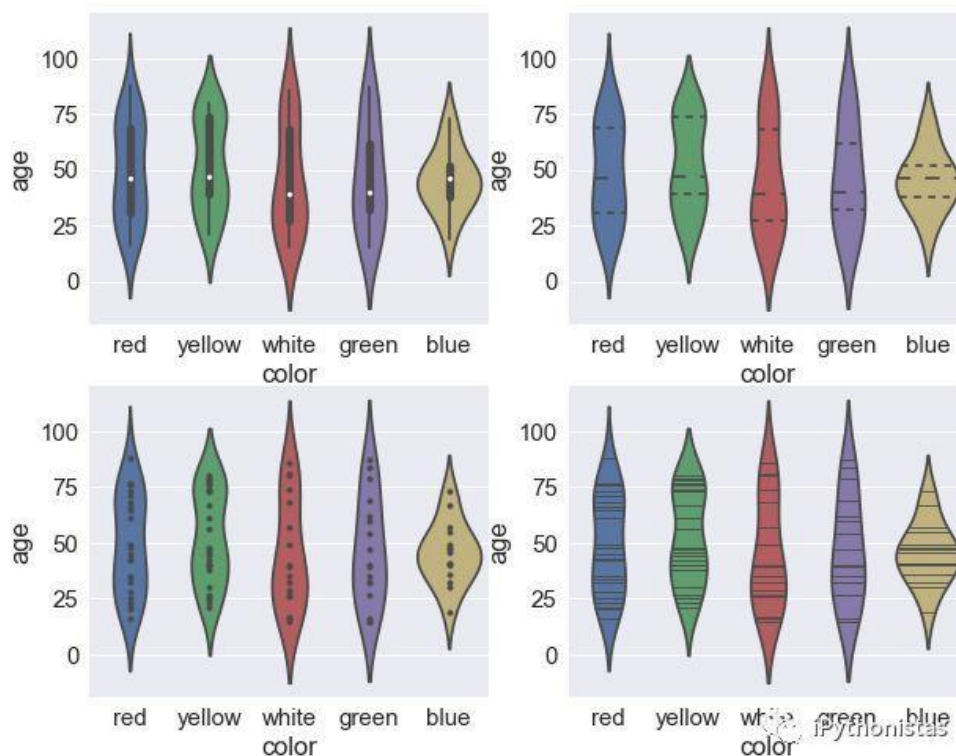
```
fig, axes = plt.subplots(2, 2)
```

```
sns.violinplot(x="color", y="age", data=data, inner="box", ax=axes[0, 0]) # 钢琴图内显示箱型图 (左上)
```

```
sns.violinplot(x="color", y="age", data=data, inner="quartile", ax=axes[0, 1]) # 钢琴图内显示四分位数线 (右上)
```

```
sns.violinplot(x="color", y="age", data=data, inner="point", ax=axes[1, 0]) # 钢琴图内显示具体数据点 (左下)
```

```
sns.violinplot(x="color", y="age", data=data, inner="stick", ax=axes[1, 1]) # 钢琴图内显示具体数据棒 (右下)
```



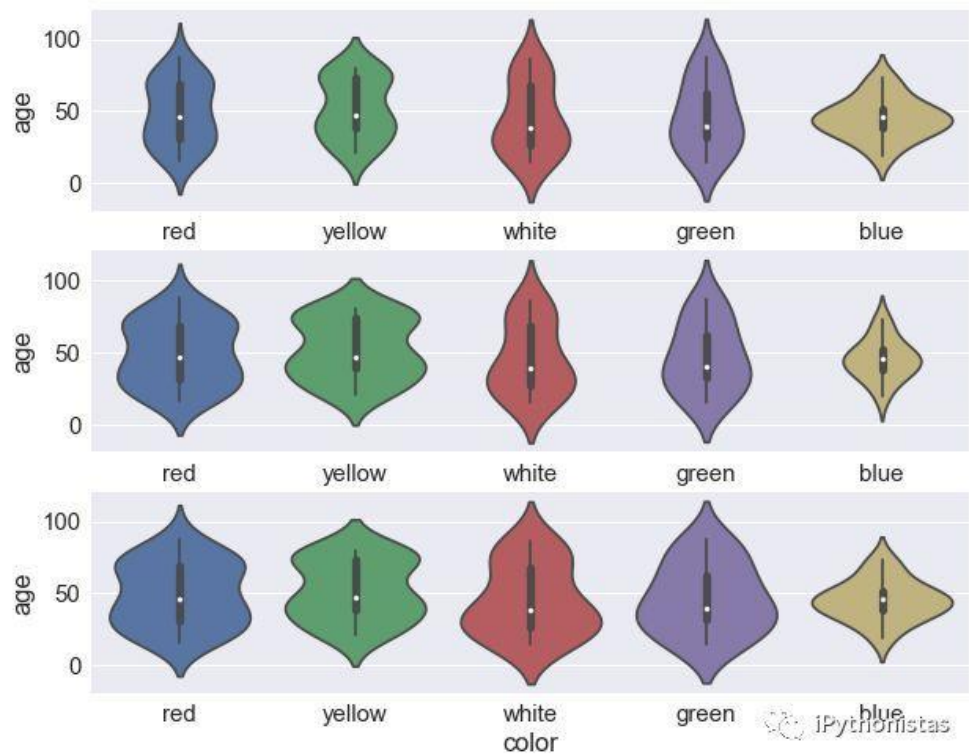
scale: 该参数用于缩放每把小提琴的宽度，有“area”，“count”，“width”三种方式

```
fig, axes = plt.subplots(3, 1)
```

```
sns.violinplot(x="color", y="age", data=data, scale="area", ax=axes[0]) # 如果为"area", 每把小提琴将有相同的面积 (上图)
```

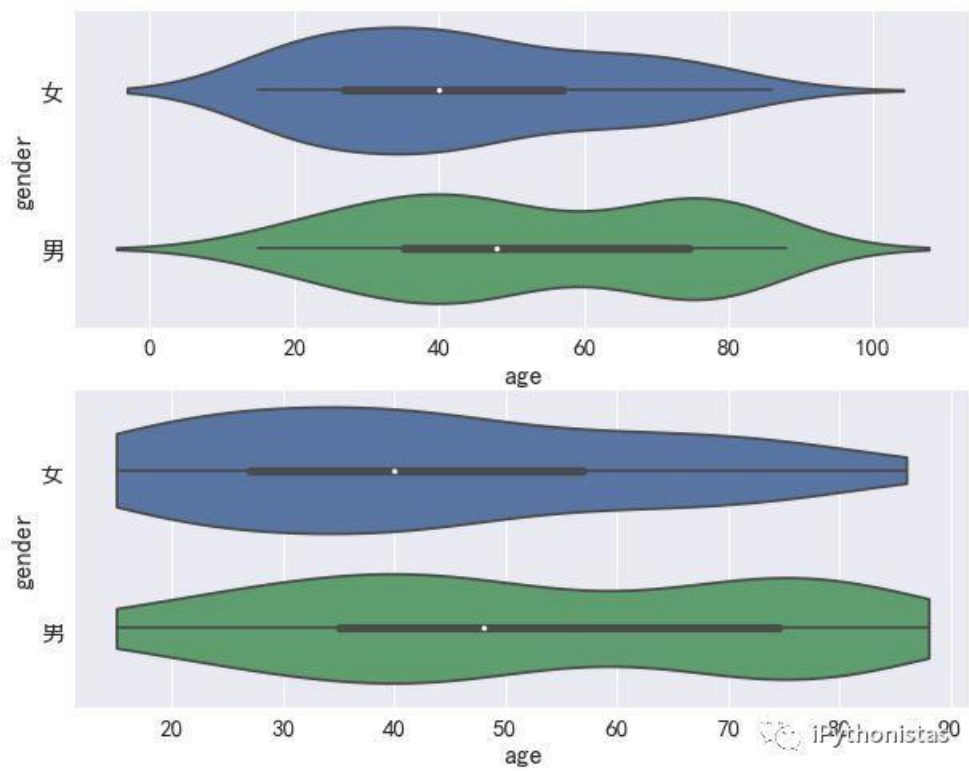
```
sns.violinplot(x="color", y="age", data=data, scale="count", ax=axes[1]) # 如果为"count", 小提琴的宽度将根据该小组中观察的数量来缩放 (中图)
```

```
sns.violinplot(x="color", y="age", data=data, scale="width", ax=axes[2]) # 如果为"age", 每把小提琴将有相同的宽度 (下图)
```



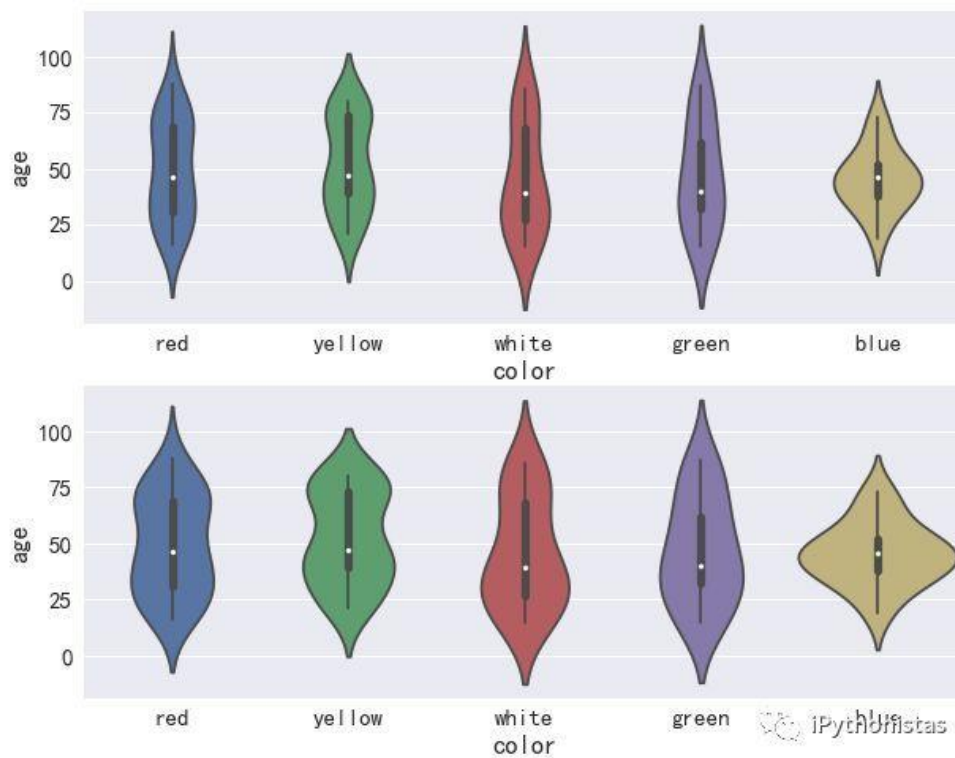
cut: float，距离，以带宽大小为单位，以控制小提琴图外壳延伸超过内部极端数据点的密度。设置为0以将小提琴范围限制在观察数据的范围内（即，在ggplot中具有与trim = true相同的效果）

```
fig,axes=plt.subplots(2,1)
sns.violinplot(x="age",y="gender",data=data,ax=axes[0]) #上图
sns.violinplot(x="age",y="gender",data=data,cut=0,ax=axes[1]) #下图
```



width: float，控制钢琴图的宽度（比例）

```
fig, axes=plt.subplots(2,1)
sns.violinplot(x="color",y="age",data=data,ax=axes[0],width=0.5) #上图
sns.violinplot(x="color",y="age",data=data,ax=axes[1],width=0.9) #下图
```



这已经是Seaborn入门系列的第三篇文章了，相信大家已经大概了解Seaborn的作图过程，也可以体会到用Seaborn作图相比于matplotlib更加简单。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或少的帮助！