4.3 描述性统计方法

2023年9月8日

描述性统计方法

1. 描述性统计方法

常用的描述性统计方法

统计学里的描述性统计方法	中文
Count	个数
Minimum	最小值
Maximum	最大值
Mean	均值
Median	中位数
Variance	方差
Standard deviation	标准差
Quintile	分位数

1.1 平均值

算术平均值用来描述一组数据,即"平均值"。它被定义为

$$\mu = \frac{\sum_{i=1}^{n} x_i}{n}$$

这里 $x_1, \dots x_n$ 是我们的观测值

练习

找到以下序列的平均值 [2, 2, 4, 5, 5, 5, 8, 9, 9, 9, 12], 可以使用 numpy 的 mean() 方法。

[]:

1.2 标准差

数据离散程度的度量最常用的指标就是方差和标准差。它的计算公式如下:

$$\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1} (x_i - \mu)^2}{n}$$

这里 $x_1, \dots x_n$ 是我们的观测值、 μ 为均值

找到以下序列的标准差 [2, 2, 4, 5, 5, 5, 8, 9, 9, 9, 12], 可以使用 numpy 的 std() 方法。

[]:

1.3 中位数

顾名思义,一组数据的中位数是当以递减或递增顺序排列时出现在数据中间位置的数字。

数据中位数不容易受极端值的影响。

练习

找到以下序列的中位数 [2, 2, 4, 5, 5, 5, 8, 9, 9, 9, 12], 可以使用 numpy 的 median() 方法。

[]:

1.4 分位数

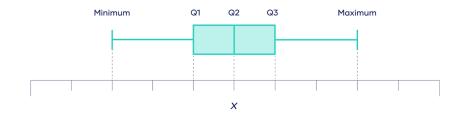
四分位数是将分类的数据分成四个部分的三个数值,每个部分的观察值的个数都是相等的。四分位数是分位数的一种类型。



第一个四分位数(Q1,或最低四分位数)是第 25 个百分位数,意味着 25% 的数据落在第一个四分位数以下。

第二个四分位数(Q2,或中位数)是第 50 个百分位数,意味着 50% 的数据低于第二个四分位数。第三个四分位数(Q3,或上四分位数)是第 75 个百分位数,意味着 75% 的数据落在第三个四分位数以下。

箱型图可以在视觉上很好得描述数据集的分位数,它们由显示四分位数的方框和显示最低和最高观测值的"须"组成:



练习

找到以下序列的 75% 分位数 [2, 2, 4, 5, 5, 5, 8, 9, 9, 9, 12], 可以使用 numpy 的 np.quantile(a=数组、q=分位数) 方法。

[]:

2.Pandas 下的描述性统计方法

首先,加载一个数据集文件到内存里

[7]: import pandas
df=pandas.read_csv("数据/world-happiness-report-china.csv", index_col=0)
df

[7]: 年份 幸福指数 经济生产 社会支持 预期寿命 自由 慷慨

国家名称

China 2006 4.560 8.696 0.747 66.88 NaN NaN China 2007 4.863 8.824 0.811 67.06 NaN -0.176 China 2008 4.846 8.911 0.748 67.24 0.853 -0.092 China 2009 4.454 8.996 0.798 67.42 0.771 - 0.160China 2010 4.653 9.092 0.768 67.60 0.805 - 0.133China 2011 5.037 9.179 0.787 67.76 0.824 - 0.1862012 5.095 9.249 China 0.788 67.92 0.808 -0.185 China 2013 5.241 9.319 0.778 68.08 0.805 -0.158 China 2014 5.196 9.386 0.820 68.24 NaN -0.217 China 2015 5.304 9.449 0.794 68.40 NaN -0.244 5.325 9.510 0.742 68.70 China 2016 NaN -0.228 China 2017 5.099 9.571 0.772 69.00 0.878 -0.175

China 2018 5.131 9.632 0.788 69.30 0.895 -0.159 China 2019 5.144 9.688 0.822 69.60 0.927 -0.173 China 2020 5.771 9.702 0.808 69.90 0.891 -0.103

它返回的是一个 pandas.DataFrame 的对象,我们称之为"数据框"类型。

我们把它赋给变量名为 df 的变量。

如果只是想查看头和尾巴,可以使用 dataframe.head()或者 dataframe.tail()这两个方法。

[8]: df.head()

[8]: 年份 幸福指数 经济生产 社会支持 预期寿命 自由 慷慨 国家名称

China 2006 4.560 8.696 0.747 66.88 NaN NaN China 2007 4.863 8.824 0.811 67.06 NaN -0.176 China 2008 4.846 8.911 0.748 67.24 0.853 -0.092 China 2009 4.454 8.996 0.798 67.42 0.771 -0.160 China 2010 4.653 9.092 0.768 67.60 0.805 -0.133

2.1 describe 方法

它会返回我们的数据集的一些基础描述性统计信息。

[9]: df.describe()

[9]: 年份 幸福指数 经济生产 社会支持 预期寿命」 自由 \ count 15.000000 15.000000 15.000000 15.000000 15.000000 10.000000 mean 2013.000000 5.047933 9.280267 0.784733 68.206667 0.845700

std 4.472136 0.334580 0.322896 0.025689 0.933860 0.050524 2006.000000 4.454000 8.696000 0.742000 66.880000 0.771000 min 25% 2009.500000 4.854500 9.044000 0.770000 67.510000 0.805750 50% 2013.000000 5.099000 9.319000 0.788000 68.080000 0.838500 75% 2016.500000 5.218500 9.540500 0.803000 68.850000 0.887750 2020.000000 5.771000 9.702000 0.822000 69.900000 0.927000 max

慷慨

count 14.000000

mean -0.170643 std 0.042878 min -0.244000 25% -0.185750 50% -0.174000 75% -0.158250 max -0.092000

这些会按照每一列的数据进行统计,结果包括: - count: 个数 - mean: 均值 - std: 标准差 - min: 最小值 - 25%: 分位数为 25% 的数值 - 50%: 分位数为 50% 的数值 - 75%: 分位数为 75% 的数值 - max: 最大值

Pandas 常用统计方法

函数名称	作用
.count()	非 NA 值的数量
.min()	最小值
.max()	最大值
.mean()	均值
.median()	中位数
.var()	方差
.std()	标准差
.skew()	偏度
.kurt()	峰度

如果我们想要计算某一列的最大值,可以这样:

[22]: df["幸福指数"].max()

[22]: 5.771

同样, 计算标准差, 可以使用命令:

[21]: df["幸福指数"].std()

[21]: 0.33458043377739044

2.2 包含缺失值的情况

当数据框包含缺失值时,比如

[24]: df["自由"]

[24]: 国家名称

China NaN China ${\tt NaN}$ China 0.853 China 0.771 China 0.805 China 0.824 China 0.808 China 0.805 China ${\tt NaN}$ China ${\tt NaN}$ China ${\tt NaN}$ China 0.878 China 0.895 China 0.927 China 0.891 Name: 自由, dtype: float64

统计这一列的个数,是不考虑缺失值的:

[28]: df["自由"].count()

[28]: 10

计算平均值, 也是同样自动忽略缺失值, 然后计算的。

[30]: df["自由"].mean()

[30]: 0.845699999999999

参考

• 分位数计算: https://www.scribbr.com/category/statistics/

[]:[