

数据分析及实践 Analysis and Practice of the Data

第三章 数据统计

刘祺

Email: qiliuql@ustc.edu.cn

http://staff.ustc.edu.cn/~qiliuql/AD2021.html

第二章数据分析入门小结

2

□数据采集

Data Acquisition

- □信息检索
- □网络爬虫

□数据预处理

Data Preprocessing

- □数据清洗
- □数据集成
- □数据变换
- □数据规约

□特征工程

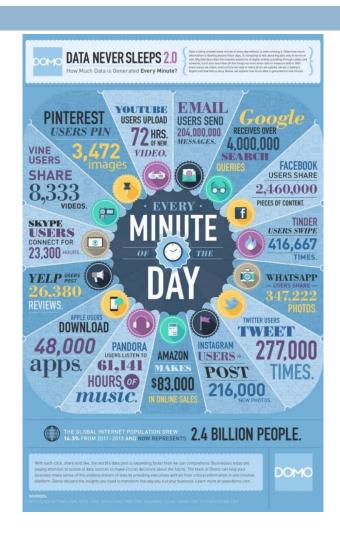
- □特征设计
- □特征选择

Feature engineering



□大数据

- □数据量大
- □类型繁多
- □时效性高
- □价值密度低
- 大数据由于本身特性,通常处理代价巨大,可先利用统计手段了解数据基本信息
- 在实际处理大数据前,还可先在抽样得到的 小型数据集上对总体进行推断





□ 总体:

- □ 在每一个特定的大数据分析问题中,问题有关对象(个体)所构成的集合即为待研究问题的总体(Population)
- □总体是由客观存在且有同一性质基础的多个个体结合而成的
- □ 例如:
 - 对班级进行研究: 全体同学是总体, 每位同学是个体
 - 对社交网络进行研究: 所有用户是总体, 每位用户是个体

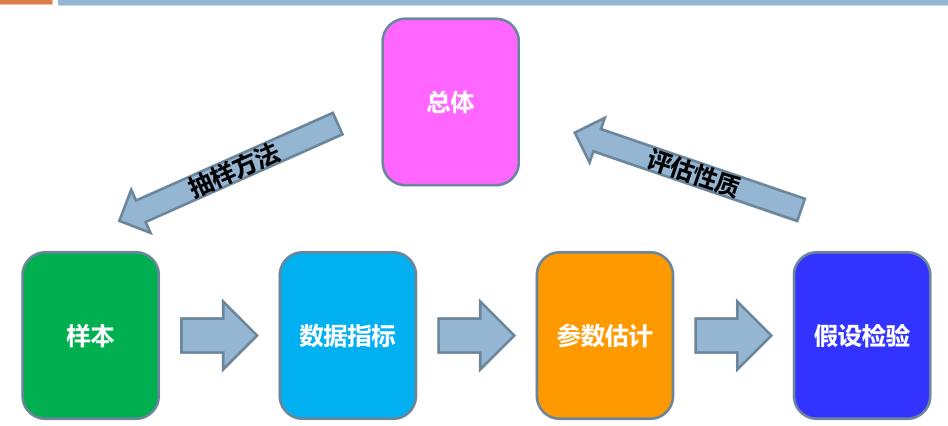
□样本

- □从总体中抽取若干个个体
- □ 随机性与 独立性



本章介绍一些基本统计分析处理方法,获得对于样本 总体特征的信息







- □数据分布基本指标
- □参数估计
- □假设检验
- □抽样方法



数据分布基本指标

7

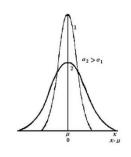
□ 在对大数据进行研究时,研究者往往希望知道所获得 的数据的**基本分布特征**

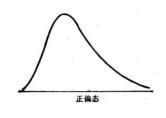
□ 数据分布的特征可以从三个方面进行测度和描述:

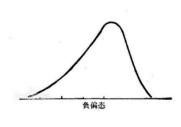
□ 描述数据分布的集中趋势: 反映数据向其中心靠拢或聚集程度

□ 描述数据分布的离散程度: 反映数据远离中心的趋势或程度

□ 描述数据分布的形状变化: 反应数据分布的形状特征







3/29/2021



数据分布基本指标

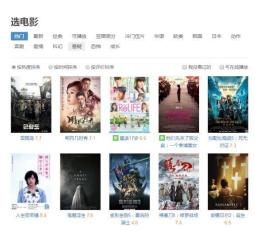
- □集中趋势
 - □ 集中趋势反映了一组数据的中心点位置所在及该组数据向中心 靠拢或聚集的程度。
- □ 四种最常用的反映数据集中趋势的指标:
 - □平均数
 - □中位数
 - □分位数
 - □众数



□平均数

- □ 平均数也称均值(mean),它是一组数据相加后除以数据的个 数得到的结果,是集中趋势最主要的指标。
- □ 主要适用于数值型数据,而**不适用于分类数据和顺序数据**。



















- □ □ 简单平均数(simple mean)
 - ■根据未经分组数据计算得到的平均初即为简单平均数。
 - 若有一组数据, $x_1, x_2, x_3, ..., x_n$,简单平均数用 μ 表示,则该数据的简单平均数为:

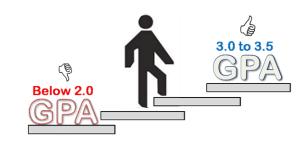
$$\mu = \frac{x_1 + x_2 + x_3 + \ldots + x_n}{n} = \frac{\sum_{i=1}^{n} x_i}{n}$$



- □ 加权平均数(weighted mean)
 - ■根据分组数据计算的平均数称为加权平均数。、
 - 若有一组数据被分为k组,各组的值分别用 $M_1, M_2, M_3, ..., M_k$ 表示
 - 各组变量出现的频数分别用 $f_1,f_2,f_3,...,f_k$ 表示,则该组数据的加权平均数为:

$$\mu = \frac{M_1 f_1 + M_2 f_2 + M_3 f_3 + \ldots + M_n f_n}{f_1 + f_2 + f_3 + \ldots + f_n} = \frac{\sum_{i=1}^k M_i f_i}{n}$$

Grade	GPA
A	4.0
В	3.0
С	2.0
D	1.0
F	0.0





- □ □ 几何平均数(geometric mean)
 - 几何平均数是n 个变量值乘积的n 次方根,用G表示。
 - 若有一组数据被分为k组,各组的值分别用 $M_1, M_2, M_3, ..., M_k$ 表示
 - 主要用于计算平均比率。当所掌握的变量值本身是比率的形式时 ,采用几何平均数更为合理。
 - 若有一组数据, $x_1, x_2, x_3, ..., x_n$, 则该组数据的几何平均数为:

$$G = \sqrt[n]{x_1 \times x_2 \times x_3 \times \ldots \times x_n} = \sqrt[n]{\prod_{i=1}^n x_i}$$



13

□中位数

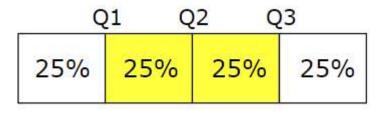
- \square 中位数是一组数据排序后处于中间的变量值,用 M_e 表示。
- □ 中位数主要适用于测度顺序数据的集中趋势,也适用于数值型数据,但不适用于分类数据。
- □ 当数据围绕其中心对称分布时,有简单平均数=中位数.
- □ 若有一组数据, $x_1, x_2, x_3, ..., x_n$,排序后的顺序为 $x_{(1)}, x_{(2)}, x_{(3)}, ..., x_{(n)}$,则该数据的中位数为:

$$M_e = \begin{cases} x_{(\frac{n+1}{2})} & \text{n 为奇数}; & \text{均值易受噪声的影响} \\ \frac{1}{2} \{ x_{(\frac{n}{2})} + x_{(\frac{n}{2}+1)} \} & \text{n 为偶数}. & \text{但中位数可能不唯一,} \\ 2 & \text{没有均值的数学性质好} \end{cases}$$



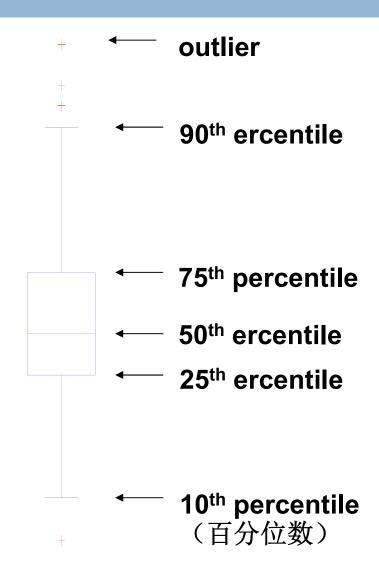
分位数

- □中位数用1个点将数据两等分,类似的, 若用3个点将数据四 等分、9个点将数据十等分、99个点将数据一百等分,则对应 等分点上的值为四分位数(quartile)、十分位数(decile)和百分 位数(percentile)。
- □ 四分位数也称四分位点,它通过3 个点将数据等分成四个部分 。不难看出,中间的四分位数就是中位数,所以通常所提到的 四分位数是指处在25%位置上的数值(下四分位数)和处在 75% 位置上的数值(上四分位数)。



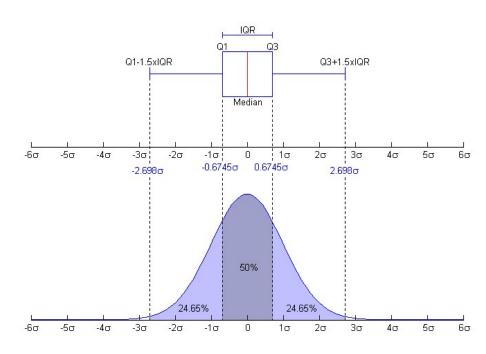


- □ 分位数
- □ 箱图 (Box Plots)
 - □ Invented by J. Tukey
 - Another way of displaying the distribution of data
 - □ Following figure shows the basic part of a box plot





- □分位数
- □ 箱图 (Box Plots)
 - □ Invented by J. Tukey
 - □ Another way of displaying the distribution of data
 - □ Following figure shows the basic part of a box plot





课外实践:案例学习

- □ IRIS(鸢尾花) + sklearn特征工程案例
 - □ http://www.cnblogs.com/jasonfreak/p/5448385.html
 - □ 1. 数据集的描述与导入

数据的特征:

花萼长度

花萼宽度

花瓣长度

花瓣宽度

花的类别:

山鸢尾

杂色鸢尾

维吉尼亚鸢尾



```
1 from sklearn.datasets import load_iris
2
3 #导入数据集IRIS
4 iris = load_iris()
5
6 #特征矩阵
7 iris.data
8
9 #目标向量
10 iris.target
```

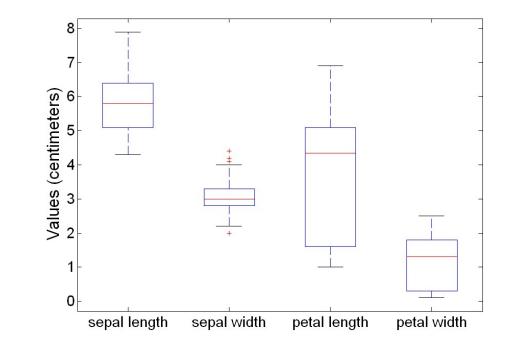


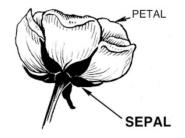
18

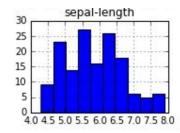


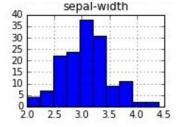
□ IRIS(鸢尾花)

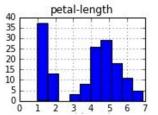


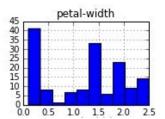








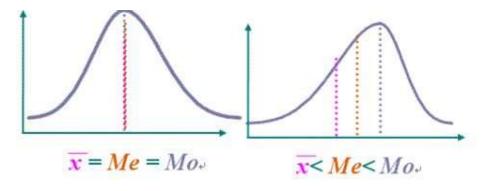




http://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/Iris/

□众数

- \square 众数(mode)用 M_o 表示,是一组数据中出现次数最多的变量值。
- □ 主要用于测度分类数据的集中趋势,也适用于作为数值型数据 以及顺序数据集中趋势的测度值。
- □ 不同于平均数的是, 众数不会受到数据中极端值的影响, 是具有明显集中趋势点的数值.
- □ 通常, 众数只有在数据量较大的情况下才有意义。



均值 中位数 众数

3/29/2021

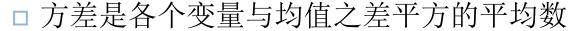


□ 离散程度

- □ 离散程度反映了各个数据属性值远离其中心值的程度,是数据 分布的另一个重要特征。
- □ 数据的离散程度越大,则集中趋势的测度值对该组数据的代表性就越差,反之亦然。
- □ 四种最常用的反映数据离散程度的指标:
 - □方差和标准差
 - □极差和四分位差
 - □ 异众比率
 - □变异系数



- □方差和标准差
 - □ 在数值型数据中,刻画数据围绕其中心位置附近分布的数字特征时,最重要且最常用的是方差(variance)和标准差 (standard deviation)。



- 通过平方的方法消去差值中的正负号,再对其进行平均。
- □ 方差的平方根即为标准差,两个指标均能较好地反映出数 值型数据的离散程度。



22

- □□方差
 - 对于使用简单平均数作为数据中心的未分组数据数据, $x_1, x_2, x_3, ..., x_n$,总体方差为:

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

■ 对于使用加权平均数作为数据中心的分组数据,该组数据的总体 方差为:

$$\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1}^k (M_i - \mu)^2 f_i}{N}$$

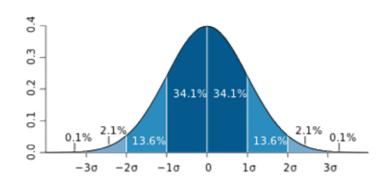


□标准差

- 标准差为方差的算数平方根,是具有量纲(与原数据有相同单位)的。
- 它与变量值的计量单位相同,实际意义比方差更清楚。
- 对于未分组数据和加权的分组数据来说,其标准差的计算公式分别 为:

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

$$\sigma = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^{k} (M_i - \mu)^2 f_i}{N}}$$





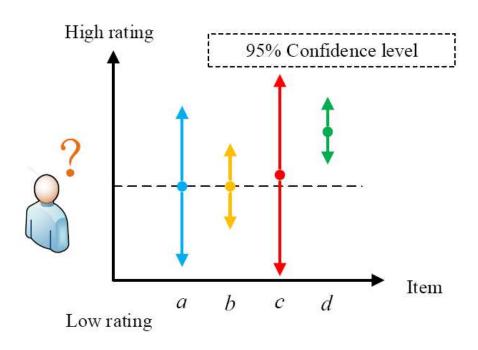


□平均数和方差



虽然用户对电影b的评分平均数略低于c,但是b的评分方差较小





Chao Wang, Qi Liu, Runze Wu, Enhong Chen, Chuanren Liu, Xunpeng Huang, Zhenya Huang, Confidence—aware Matrix Factorization for Recommender Systems, AAAI' 2018: 434-442, 2018.



25

□ 极差和四分位差

□ 在顺序数据中,当中位数作为数据中心位置的指标时,一般可用极差或四分位差反映数据的离散程度。

□ 极差:

- 一组数据的最大值和最小值之差被称为极差(range),也被称为全矩,用R表示,是描述数据离散程度的最简单的测度值。
- 若一组数据中的最大值为 $\max(x_i)$,最小值为 $\min(x_i)$,则该组数据的极差R为:

$$R = \max(x_i) - \min(x_i)$$

26

□ □ 极差:

- 一组数据的最大值和最小值之差被称为极差(range),也被称为全矩,用R表示,是描述数据离散程度的最简单的测度值。
- 若一组数据中的最大值为 $\max(x_i)$,最小值为 $\min(x_i)$,则该组数据的极差R为:

$$R = \max(x_i) - \min(x_i)$$

■ 极差即数据的振幅,振幅越大说明数据越分散,其直观意义非常明显。但由于极差只是利用了一组数据的两端信息,容易受极端值的影响,且不能反映出中间数据的分散状况、准确描述出数据的分散程度。

