



数据科学基础

Foundations of Data Science

5.1 矩与几何性质

陈振宇

南京大学智能软件工程实验室

www.iselab.cn

形态度量-偏度

设一批数据为 X_1, X_2, \dots, X_n ，则其偏度 s^3 为：

$$s^3 = \frac{B_3}{(B_2)^{1.5}} = \frac{\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^3}{n}}{\left(\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n}\right)^{1.5}}$$

X 为随机变量，则其偏度为：

$$s^3 = \frac{E(X - EX)^3}{\sigma^3}$$

形态度量-峰度

设一批数据为 X_1, X_2, \dots, X_n ，则其峰度 s^4 为：

$$s^4 = \frac{B_4}{(B_2)^2} = \frac{\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^4}{n}}{\left(\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n}\right)^2}$$

X 为随机变量，则其峰度为：

$$s^4 = \frac{E(X - EX)^4}{\sigma^4}$$

混合矩

设一批数据为 $(X_1, Y_1), \dots, (X_n, Y_n)$, 则其 $k+1$ 的混合矩为:

$$\frac{\sum_{i=1}^n X_i^k Y_i^l}{n}$$

X, Y 为随机变量, 则其混合矩为:

$$E(X^k Y^l)$$

混合中心矩

设一批数据为 $(X_1, Y_1), \dots, (X_n, Y_n)$, 则其 $k+1$ 的混合中心矩为:

$$\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k (Y_i - \bar{Y})^l}{n}$$

X, Y 为随机变量, 则其混合中心矩为:

$$E[(X - EX)^k (Y - EY)^l]$$

协方差

设一批数据为 $(X_1, Y_1), \dots, (X_n, Y_n)$, 则其协方差为:

$$\text{Cov}(X, Y) = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{n}$$

X, Y 为随机变量, 则其协方差为:

$$\text{Cov}(X, Y) = E[(X - EX)(Y - EY)]$$

相关系数

设一批数据为 $(X_1, Y_1), \dots, (X_n, Y_n)$, 则其（皮尔逊）相关系数为：

$$\rho_{XY} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sqrt{(\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2)(\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2)}}$$

X, Y 为随机变量，则其相关系数为：

$$\rho_{XY} = \frac{E[(X - EX)(Y - EY)]}{\sigma_X \sigma_Y}$$

相关系数

设一批数据为 $(X_1, Y_1), \dots, (X_n, Y_n)$, 则其（皮尔逊）相关系数为：

$$\rho_{XY} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sqrt{(\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2)(\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2)}}$$

X, Y 为随机变量，则其相关系数为：

$$\rho_{XY} = \frac{E[(X - EX)(Y - EY)]}{\sigma_X \sigma_Y}$$

