

第四章 正态分布 附录

正态分布性质的证明

刘 春 光

暨南大学数学系

2018年4月

目录

二维正态分布
的数字特征

正态随机变量
的线性函数的
分布

1 二维正态分布的数字特征

2 正态随机变量的线性函数的分布

二维正态分布

目录

二维正态分布 的数字特征

正态随机变量 的线性函数的 分布

Definition (二元正态分布(Bivariate normal distribution))

以以下函数为密度的分布称为二元正态分布，

简记为 $N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$

$$f(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \cdot \exp \left\{ -\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2} \right] \right\},$$

其中 μ_1, μ_2 为实数, $\sigma_1, \sigma_2 > 0$, $|\rho| < 1$ 。

二维正态分布

目录

二维正态分布 的数字特征

正态随机变量 的线性函数的 分布

Theorem (二维正态分布的数字特征)

设随机向量 $(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$, 则

$$X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), \quad Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2),$$

且

$$R(X, Y) = \rho.$$

证明-二维正态分布的边缘分布-1/3

令

$$u(x, y) = \frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2} \right]$$

则二维正态分布的联合密度函数可写为

$$f(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \cdot e^{-u(x,y)}.$$

X 的边缘密度为

$$f_X(x) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-u(x,y)} dy.$$

证明-二维正态分布的边缘分布-2/3

目录

二维正态分布
的数字特征

正态随机变量
的线性函数的
分布

对 $u(x, y)$ 中含有 y 的项进行配方得

$$\begin{aligned} u(x, y) &= \frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{x-\mu_1}{\sigma_1} \cdot \frac{y-\mu_2}{\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2} \right] \\ &= \frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2} + \frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[\frac{y-\mu_2}{\sigma_2} - \rho \frac{x-\mu_1}{\sigma_1} \right]^2. \end{aligned}$$

对积分 $\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-u(x,y)} dy$ 做变量替换

$$t = \frac{1}{\sqrt{1-\rho^2}} \left[\frac{y-\mu_2}{\sigma_2} - \rho \frac{x-\mu_1}{\sigma_1} \right],$$

证明-二维正态分布的边缘分布-3/3

目录

二维正态分布
的数字特征

正态随机变量
的线性函数的
分布

对积分 $\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-u(x,y)} dy$ 做变量替换

$$t = \frac{1}{\sqrt{1-\rho^2}} \left[\frac{y-\mu_2}{\sigma_2} - \rho \frac{x-\mu_1}{\sigma_1} \right],$$

得

$$\begin{aligned} f_X(x) &= \frac{1}{2\pi\sigma_1} \cdot \exp \left\{ -\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2} \right\} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-t^2/2} dt \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} \cdot \exp \left\{ -\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2} \right\}. \end{aligned}$$

证明-二维正态分布的相关系数-1/3

目录

二维正态分布
的数字特征

正态随机变量
的线性函数的
分布

令

$$u(x, y) = \frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2} \right]$$

则 X, Y 的协方差可写为

$$\text{cov}(X, Y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \iint_{\mathbb{R}^2} (x-\mu_1)(y-\mu_2)e^{-u(x,y)} dx dy,$$

相关系数为

$$R(X, Y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \iint_{\mathbb{R}^2} \frac{x-\mu_1}{\sigma_1} \cdot \frac{y-\mu_2}{\sigma_2} e^{-u(x,y)} dx dy.$$

证明-二维正态分布的相关系数-2/3

目录

二维正态分布
的数字特征

正态随机变量
的线性函数的
分布

注意到

$$u(x, y) = \frac{(x - \mu_1)^2}{2\sigma_1^2} + \frac{1}{2(1 - \rho^2)} \left[\frac{y - \mu_2}{\sigma_2} - \rho \frac{x - \mu_1}{\sigma_1} \right]^2,$$

对积分

$$R(X, Y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \iint_{\mathbb{R}^2} \frac{x - \mu_1}{\sigma_1} \cdot \frac{y - \mu_2}{\sigma_2} e^{-u(x, y)} dx dy,$$

做变量替换 $x_1 = \frac{x - \mu_1}{\sigma_1}$, $y_1 = \frac{1}{\sqrt{1 - \rho^2}} \left[\frac{y - \mu_2}{\sigma_2} - \rho \frac{x - \mu_1}{\sigma_1} \right]$, 得

$$\begin{aligned} R(X, Y) &= \frac{1}{2\pi} \iint_{\mathbb{R}^2} x_1 (\rho x_1 + \sqrt{1 - \rho^2} y_1) e^{-x_1^2/2 - y_1^2/2} dx_1 dy_1 \\ &= I_1 + I_2 \end{aligned}$$

证明-二维正态分布的相关系数-3/3

目录

二维正态分布
的数字特征

正态随机变量
的线性函数的
分布

其中

$$I_2 = \frac{1}{2\pi} \iint_{\mathbb{R}^2} \sqrt{1 - \rho^2} x_1 y_1 e^{-x_1^2/2 - y_1^2/2} dx_1 dy_1 = 0,$$

$$\begin{aligned} I_1 &= \frac{1}{2\pi} \iint_{\mathbb{R}^2} \rho x_1^2 e^{-x_1^2/2 - y_1^2/2} dx_1 dy_1 \\ &= \rho \left[\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} x_1^2 e^{-x_1^2/2} dx_1 \right] \cdot \left[\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{-y_1^2/2} dy_1 \right] \\ &= \rho. \end{aligned}$$

故有 $R(X, Y) = \rho$ 。

目录

二维正态分布
的数字特征

正态随机变量
的线性函数的
分布

1 二维正态分布的数字特征

2 正态随机变量的线性函数的分布

相互独立正态随机变量的和的分布

目录

二维正态分布
的数字特征

正态随机变量
的线性函数的
分布

Theorem

设随机变量 X 与 Y 相互独立，且都服从正态分布：

$$X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), \quad Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2),$$

则它们的和也服从正态分布，且有

$$X + Y \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2).$$

证明-相互独立正态随机变量的和的 分布-1/4

目录

二维正态分布
的数字特征

正态随机变量
的线性函数的
分布

随机变量 X 与 Y 的概率密度分别为：

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot \sigma_1} \exp \left\{ -\frac{(x - \mu_1)^2}{2\sigma_1^2} \right\},$$

$$f_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot \sigma_2} \exp \left\{ -\frac{(y - \mu_2)^2}{2\sigma_2^2} \right\},$$

由卷积公式， $Z = X + Y$ 的概率密度为：

$$\begin{aligned} f_Z(z) &= \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} \int_{-\infty}^{+\infty} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \left[\frac{(x - \mu_1)^2}{\sigma_1^2} + \frac{(z - x - \mu_2)^2}{\sigma_2^2} \right] \right\} dx \\ &= \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} \int_{-\infty}^{+\infty} \exp \left\{ -\frac{1}{2}(ax^2 - 2bx + c) \right\} dx \end{aligned}$$

证明-相互独立正态随机变量的和的 分布-2/4

目录

二维正态分布
的数字特征

正态随机变量
的线性函数的
分布

$Z = X + Y$ 的概率密度为：

$$f_Z(z) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} \int_{-\infty}^{+\infty} \exp \left\{ -\frac{1}{2}(ax^2 - 2bx + c) \right\} dx,$$

其中

$$a = \frac{1}{\sigma_1^2} + \frac{1}{\sigma_2^2},$$

$$b = \frac{\mu_1}{\sigma_1^2} + \frac{z - \mu_2}{\sigma_2^2},$$

$$c = \frac{\mu_1^2}{\sigma_1^2} + \frac{(z - \mu_2)^2}{\sigma_2^2}.$$

证明-相互独立正态随机变量的和的 分布-3/4

目录

二维正态分布 的数字特征

正态随机变量 的线性函数的 分布

对积分

$$f_Z(z) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} \int_{-\infty}^{+\infty} \exp \left\{ -\frac{1}{2}(ax^2 - 2bx + c) \right\} dx,$$

做换元法 $t = \sqrt{a}(x - \frac{b}{a})$, 得:

$$\begin{aligned} f_Z(z) &= \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} \cdot \frac{1}{\sqrt{a}} \exp \left\{ -\frac{ac - b^2}{2a} \right\} \int_{-\infty}^{+\infty} \exp \left\{ -\frac{1}{2}t^2 \right\} dt \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi a}\sigma_1\sigma_2} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \cdot \frac{ac - b^2}{a} \right\}. \end{aligned}$$

证明-相互独立正态随机变量的和的 分布-4/4

目录

二维正态分布
的数字特征

正态随机变量
的线性函数的
分布

由

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}a\sigma_1\sigma_2} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}},$$
$$\frac{ac - b^2}{a} = \frac{(z - \mu_1 - \mu_2)^2}{\sigma_1^2 + \sigma_2^2},$$

得

$$f_Z(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}} \exp \left\{ -\frac{(z - \mu_1 - \mu_2)^2}{2(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)} \right\},$$

即 $Z \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$ 。