

维基百科，自由的百科全书

多变量正态分布亦称为**多变量高斯分布**。它是单维正态分布向多维的推广。它同矩阵正态分布有紧密的联系。

一般形式

N 维随机向量 $\mathbf{X} = [X_1, \dots, X_N]^T$ 如果服从多变量正态分布，必须满足下面的三个等價条件：

- 任何线性组合 $Y = a_1 X_1 + \dots + a_N X_N$ 服从正态分布。
- 存在随机向量 $\mathbf{Z} = [Z_1, \dots, Z_M]^T$ （它的每个元素服从独立标准正态分布），向量 $\boldsymbol{\mu} = [\mu_1, \dots, \mu_N]^T$ 及 $N \times M$ 矩阵 \mathbf{A} 满足 $\mathbf{X} = \mathbf{AZ} + \boldsymbol{\mu}$ 。
- 存在 $\boldsymbol{\mu}$ 和一个对称半正定阵 $\boldsymbol{\Sigma}$ 满足 \mathbf{X} 的特征函数

$$\phi_{\mathbf{X}}(\mathbf{u}; \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) = e^{i\boldsymbol{\mu}^T \mathbf{u} - \frac{1}{2} \mathbf{u}^T \boldsymbol{\Sigma} \mathbf{u}}$$

如果 $\boldsymbol{\Sigma}$ 是非奇异的，那么该分布可以由以下的概率密度函数来描述：^[1]

$$f_{\mathbf{x}}(x_1, \dots, x_k) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^k |\boldsymbol{\Sigma}|}} e^{-\frac{1}{2} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})},$$

注意这里的 $|\boldsymbol{\Sigma}|$ 表示协方差矩阵的行列式。

二元的情况

在二维非奇异的情况下（ $k = \text{rank}(\boldsymbol{\Sigma}) = 2$ ），向量 $[X \ Y]^T$ 的概率密度函数为：

$$f(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_X\sigma_Y\sqrt{1-\rho^2}} e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[\left(\frac{x-\mu_X}{\sigma_X}\right)^2 - 2\rho\left(\frac{x-\mu_X}{\sigma_X}\right)\left(\frac{y-\mu_Y}{\sigma_Y}\right) + \left(\frac{y-\mu_Y}{\sigma_Y}\right)^2 \right]}$$

其中 ρ 是 X 与 Y 之间的相关系数， $\sigma_X > 0$ 且 $\sigma_Y > 0$ 。在这种情况下，

$$\boldsymbol{\mu} = \begin{pmatrix} \mu_X \\ \mu_Y \end{pmatrix}, \quad \boldsymbol{\Sigma} = \begin{pmatrix} \sigma_X^2 & \rho\sigma_X\sigma_Y \\ \rho\sigma_X\sigma_Y & \sigma_Y^2 \end{pmatrix}.$$

参考文献

- UIUC, Lecture 21. *The Multivariate Normal Distribution* (<http://www.math.uiuc.edu/~r-ash/Stat/StatLec21-25.pdf>)（[页面存档备份](https://web.archive.org/web/20160623194512/http://www.math.uiuc.edu/~r-ash/Stat/StatLec21-25.pdf) (<https://web.archive.org/web/20160623194512/http://www.math.uiuc.edu/~r-ash/Stat/StatLec21-25.pdf>)，存于互联网档案馆），21.5:"Finding the Density".