

奇异正态分布的概率元素和广义密度函数

南京工学院 鲁国斌 无锡轻工业学院 吴有炜

摘 要

本文讨论奇异正态分布,给出了它在整个空间上的概率元素和分布集中的低维子空间。定义了奇异正态分布的广义密度函数。

设 \vec{a} 是 n 维实向量, Σ 是 n 维非负定实对称矩阵,则由特征函数

$$\phi(\vec{t}) = \exp\{i\vec{a} \cdot \vec{t} - \frac{1}{2}\vec{t} \cdot \Sigma \vec{t}\}$$

所决定的分布称为 n 元正态分布,记为 $N_n(\vec{a}, \Sigma)$ 。

当 $|\Sigma| \neq 0$ 时, $\vec{Y} \sim N_n(\vec{a}, \Sigma)$ 是连续型随机向量,其密度函数为

$$f(\vec{y}) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2} |\Sigma|^{1/2}} \exp\left\{-\frac{1}{2}(\vec{y} - \vec{a}) \cdot \Sigma^{-1}(\vec{y} - \vec{a})\right\} \quad (1)$$

当 $|\Sigma| = 0$ 时, $N_n(\vec{a}, \Sigma)$ 称为奇异正态分布,此时(1)式无意义。下面讨论其在整个空间上概率元素的分布情况。

概率元素 $dF(\vec{y})$ 为 R^n 中微元的 Lebesgue 测度 $d\vec{y}$ 在概率空间 (Ω, \mathcal{F}, P) 上的概率测度,对应随机向量 \vec{Y} 的分布函数显然为

$$F(\vec{y}) = \int_{\substack{u_i < y_i \\ i=1,2,\dots,n}} dF(\vec{u})$$

若 \vec{Y} 是连续型随机向量, $f(\vec{y})$ 是其密度函数,则 \vec{Y} 的概率元素

$$dF(\vec{y}) = f(\vec{y}) d\vec{y}, \quad d\vec{y} = dy_1 dy_2 \cdots dy_n$$

它可以粗略地看成在空间区域

$$\vec{y} - \frac{1}{2}d\vec{y} < \vec{u} < \vec{y} + \frac{1}{2}d\vec{y}$$

上的概率微量。

若 \vec{Y} 是离散型随机向量, $p\{\vec{Y} = \vec{y}_j\} = p_j, j = 1, 2, \dots$, 则

$$dF(\vec{y}) = \begin{cases} p_j, & \text{当 } \vec{y} = \vec{y}_j \text{ 时, } j=1,2,\dots, \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$

引入 Penrose(1955年)定义的广义逆矩阵。

对于任意的 $n \times m$ 阵 A , A 的广义逆矩阵 A^+ 是一个 $m \times n$ 阵, 满足条件:

$$\begin{aligned} \text{a) } AA^+A &= A, & \text{b) } A^+AA^+ &= A^+, \\ \text{c) } (AA^+)^r &= AA^+, & \text{d) } (A^+A)^r &= A^+A. \end{aligned}$$

可以证明这样的 A^+ 对于 A 是唯一存在的。

对于任意实对称阵 Σ , 存在正交阵 B , 使 $B^r \Sigma B = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \dots & \\ & & & \lambda_r \end{pmatrix}$, $\lambda_i (i=1,2,\dots,r)$ 是 Σ

的特征值, 令

$$\lambda_i^* = \begin{cases} \lambda_i^{-1}, & \lambda_i \neq 0; \\ 0, & \lambda_i = 0, \end{cases} \quad i=1,2,\dots,r.$$

容易验证

$$\Sigma^+ = B \begin{pmatrix} \lambda_1^* & & & \\ & \lambda_2^* & & \\ & & \dots & \\ & & & \lambda_r^* \end{pmatrix} B^r$$

下面给出本文主要定理:

定理 1 设 $\vec{Y} \sim N_n(\vec{a}, \Sigma)$, $\text{rank}(\Sigma) = r < n$, 则

(i) \vec{Y} 的概率元素为

$$dF(\vec{y}) = \begin{cases} \frac{1}{(2\pi)^{r/2} \sqrt{\lambda_1 \dots \lambda_r}} \exp\left\{-\frac{1}{2}(\vec{y} - \vec{a})^r \Sigma^+ (\vec{y} - \vec{a})\right\} d\vec{y}^*, & \text{当 } \vec{y} = \vec{a} + \Sigma \vec{c} \text{ 时,} \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$

其中, $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ 是 Σ 的非零特征值, \vec{c} 是任意 n 维常向量, $d\vec{y}^*$ 是 r 维超平面 $\{\vec{y} | \vec{y} = \vec{a} + \Sigma \vec{c}, \forall \vec{c}\}$ 上微元在 R^r 中的 L 测度。

(ii) 对 $S \in B_n$, 有 $p\{\vec{Y} \in S\} = p\{\vec{Y}^* \in S^*\}$ 。

这里, $S^* = \{\vec{y}^* | \vec{y}^* = B_1^r (\vec{y} - \vec{a}), \vec{y} \in S\}$; $B = [B_1 \parallel B_2]$ 是正交阵, 使得 $B^r \Sigma B =$

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 & & & 0 \\ & \lambda_r & & 0 \\ & & & 0 \\ 0 & & & 0 \end{pmatrix}, \quad \vec{Y}^* \sim N_r(\vec{0}, \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \dots & & \\ & & \dots & \\ & & & \lambda_r \end{pmatrix})$$

[证明] 因 $\text{rank}(\Sigma) = r < n$, $N_n(\vec{a}, \Sigma)$ 是奇异正态分布。 Σ 是非负定实对称阵,

必有正交阵 B , 使得 $B^r \Sigma B = [B_1 \parallel B_2]^r \Sigma [B_1 \parallel B_2] = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \dots & & \\ & & \dots & \\ & & & \lambda_r \\ & & & & 0 \end{pmatrix}$, 易见 $\Sigma B_2 = 0, B_2^r B_1 = 0$,

$$B_1^r \Sigma B_1 = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \dots & & \\ & & \dots & \\ & & & \lambda_r \end{pmatrix}, \quad B_2^r \Sigma B_2 = 0, \quad \text{作变换 } \vec{U} = B^r (\vec{Y} - \vec{a}) = \begin{pmatrix} B_1^r (\vec{y} - \vec{a}) \\ B_2^r (\vec{y} - \vec{a}) \end{pmatrix} \triangleq \begin{pmatrix} \vec{Y}^* \\ \vec{u}_0 \end{pmatrix}$$

则 $\vec{U} \sim N_n(\vec{0}, \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & \lambda_r & \\ & & & 0 \end{bmatrix})$, $\vec{Y}^* \sim N_r(\vec{0}, \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_r \end{bmatrix})$, \vec{Y}^* 的密度函数为

$$g_1(\vec{y}^*) = \frac{1}{(2\pi)^{r/2} \sqrt{\lambda_1 \cdots \lambda_r}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \vec{y}^{*\tau} (B_1^\tau \Sigma B_1)^{-1} \vec{y}^* \right\},$$

其概率元素为 $dG_1(\vec{y}^*) = g_1(\vec{y}^*) d\vec{y}^*$, $d\vec{y}^* = dy_1^* \cdots dy_r^*$ 为 R^r 中 L 测度下的微分。

$\vec{u}_0 \sim N_{n-r}(\vec{0}, B_2^\tau \Sigma B_2) = N_{n-r}(\vec{0}, O)$, 可见 \vec{u}_0 服从正态分布当协方差阵为零阵时的极限情况, 即 $p\{\vec{u}_0 = \vec{0}\} = 1$, 所以 \vec{u}_0 的概率元素为

$$dG_2(\vec{u}_0) = \begin{cases} 1, & \text{当 } \vec{u}_0 = \vec{0} \text{ 时;} \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

而 \vec{u}_0 与 \vec{Y}^* 是相互独立的, 因为 $\text{cov}(\vec{Y}^*, \vec{u}_0) = \text{cov}[B_1^\tau(\vec{Y} - \vec{a}), B_2^\tau(\vec{Y} - \vec{a})] = \text{cov}(B_1^\tau \vec{Y}, B_2^\tau \vec{Y}) = B_1^\tau \text{cov}(\vec{Y}, \vec{Y}) B_2 = B_1^\tau \Sigma B_2 = 0$, 因此 \vec{u} 的概率元素 $dG(\vec{u}) = dG_1(\vec{y}^*) \cdot dG_2(\vec{u}_0)$, 即

$$dG(\vec{u}) = \begin{cases} \frac{1}{(2\pi)^{r/2} \sqrt{\lambda_1 \cdots \lambda_r}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \vec{y}^{*\tau} (B_1^\tau \Sigma B_1)^{-1} \vec{y}^* \right\} d\vec{y}^*, & \text{当 } \vec{u}_0 = \vec{0} \text{ 时;} \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

$$\vec{u}_0 = \vec{0} \Leftrightarrow B_2^\tau(\vec{y} - \vec{a}) = \vec{0} \Leftrightarrow B_2^\tau \vec{y} = B_2^\tau \vec{a}.$$

非齐次线性方程组 $B_2^\tau \vec{y} = B_2^\tau \vec{a}$ 的通解可表成 $\vec{y} = \vec{y}_0 + \vec{a}$, 其中 \vec{y}_0 是齐次线性方程组 $B_2^\tau \vec{y} = \vec{0}$ 的通解。

$$\because B_2^\tau B_1 = 0, \text{rank}(B_2) = n - r, \text{rank}(B_1) = r,$$

$\therefore B_2^\tau \vec{y} = \vec{0}$ 的解空间为 $M(B_1)$, 这儿 $M(B_1)$ 表示 B_1 的 r 个列向量 $\vec{b}_1, \dots, \vec{b}_r$ 为基底的 r 维线性子空间。

又以 $M(\Sigma)$ 表示 Σ 诸列向量张成的线性子空间。

$\because \Sigma \vec{b}_i = \lambda_i \vec{b}_i (i = 1, 2, \dots, r), \lambda_i > 0, \therefore \vec{b}_i = \frac{1}{\lambda_i} \Sigma \vec{b}_i$, 即 $\vec{b}_i \in M(\Sigma) (i = 1, 2, \dots, r)$ 。又 $\text{rank}(\Sigma) = r, \therefore \dim[M(\Sigma)] = r$, 故 $M(\Sigma) = M(B_1)$, 由此知 $B_2^\tau \vec{y} = \vec{0}$ 的通解为 $\vec{y}_0 = \Sigma \vec{c}$ (\vec{c} 为任意 n 维常向量, 因此 $\vec{u}_0 = \vec{0} \Leftrightarrow \vec{y} = \Sigma \vec{c} + \vec{a}$ (\vec{c} 任意)。

$$\because (B_1^\tau \Sigma B_1)^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\lambda_1} & & & \\ & \ddots & & \\ & & \frac{1}{\lambda_r} & \\ & & & 0 \end{bmatrix} \triangleq \begin{bmatrix} \lambda_1^* & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_r^* \end{bmatrix}, \therefore \Sigma^+ = B \begin{bmatrix} \lambda_1^* & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_r^* & \\ & & & 0 \end{bmatrix} B^\tau = [B_1 \mid B_2]$$

$$\begin{bmatrix} \lambda_1^* & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_r^* & \\ & & & 0 \end{bmatrix} [B_1 \mid B_2]^\tau = B_1 (B_1^\tau \Sigma B_1)^{-1} B_1^\tau.$$

设 \vec{Y} 的分布函数为 $F(\vec{y})$, \vec{U} 的分布函数为 $G(\vec{u})$, 由 $\vec{U} = B^\tau(\vec{Y} - \vec{a})$ 是可逆变换, 故

对任意的 $\vec{x} = (x_1, \dots, x_n)^T$, 有

$$G(\vec{x}) = G(x_1, \dots, x_n) = p\{u_1 < x_1, \dots, u_n < x_n\} = p\{b_1^T(\vec{Y} - \vec{a}) < x_1, \dots, b_n^T(\vec{Y} - \vec{a}) < x_n\}$$

$$= \int dF(\vec{y}), \text{ 而 } G(\vec{x}) = \int dG(\vec{u}),$$

$$\begin{matrix} b_i^T(\vec{Y} - \vec{a}) < x_i & u_i < x_i \\ i = 1, 2, \dots, n & i = 1, \dots, n \end{matrix}$$

比较两式知 $dF(\vec{y}) = dG(\vec{u})$, 于是, \vec{Y} 的概率元素为

$$dF(\vec{y}) = \begin{cases} \frac{1}{(2\pi)^{r/2} \sqrt{\lambda_1 \dots \lambda_r}} \exp\left\{-\frac{1}{2}(\vec{y} - \vec{a})^T \Sigma^+ (\vec{y} - \vec{a})\right\} dy^*, & \text{当 } \vec{y} = \vec{a} + \Sigma \vec{c} \text{ 时,} \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

这里 dy^* 是 R^r 中 r 维超平面 $\{\vec{y} | \vec{y} = \vec{a} + \Sigma \vec{c}\}$ 上微元在 R^r 中的 L 测度, \vec{c} 是任意 n 维常向量, 结论(i)获证。

对于确定的 \vec{a}, Σ , $\text{rank}(\Sigma) = r$, 由结论(i)的证明中知, $\vec{Y} \sim N_n(\vec{a}, \Sigma)$ 的分布集中于由 \vec{a}, Σ 唯一确定的超平面 $\{\vec{y} | \vec{y} = \vec{a} + \Sigma \vec{c}\} = \{\vec{y} | B_2^T(\vec{y} - \vec{a}) = 0\}$ 上, $\vec{Y}^* = B_1^T(\vec{Y} - \vec{a})$ 与 $\vec{u}_0 = B_2^T(\vec{Y} - \vec{a})$ 独立, $p\{\vec{u}_0 = 0\} = 1$, \therefore 对任意集合 $S \in B_n$ 有

$$p\{\vec{Y} | \vec{Y} \in S\} = p\{\vec{Y}^* | \vec{Y} \in S, B_2^T(\vec{Y} - \vec{a}) = 0\} = p\left\{\begin{bmatrix} \vec{Y}^* \\ \vec{u}_0 \end{bmatrix} \middle| \vec{Y} \in S, \vec{Y}^* = B_1^T(\vec{Y} - \vec{a}), \vec{u}_0 = B_2^T(\vec{Y} - \vec{a}) = 0\right\} = p\{\vec{Y}^* | \vec{Y} \in S, \vec{Y}^* = B_1^T(\vec{Y} - \vec{a})\} \cdot p\{\vec{u}_0 | \vec{u}_0 = 0\} = p\{\vec{Y}^* | \vec{Y} \in S^*\}$$

这儿 $S^* = \{\vec{y}^* = B_1^T(\vec{y} - \vec{a}), \vec{y} \in S\}$

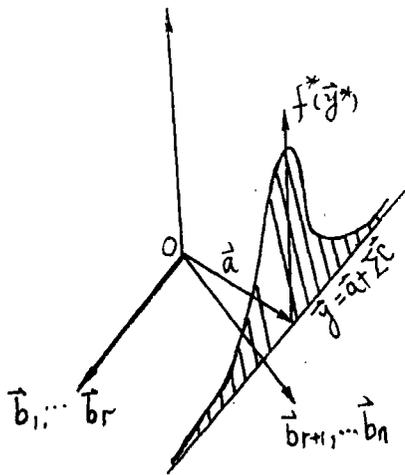


图 1

$\vec{Y}^* \sim N_r(0, \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_r \end{bmatrix})$ 是 r 维超平面 $\{\vec{y}^* | \vec{y}^* = B_1^T(\vec{y} - \vec{a})\}$ 上的非奇异正态分布。结论(ii)成立。定理证毕。

由结论(i), \vec{Y} 的概率元素还可以由左图直观地表示出来, 即奇异正态随机向量 \vec{Y} 的概率分布集中在由 \vec{a}, Σ 唯一确定的 r 维超平面 $\{\vec{y} | \vec{y} = \vec{a} + \Sigma \vec{c}, \forall \vec{c}\}$ 上, 其上相应地有一个非奇异的正态分布 $\vec{Y}^* \sim N_r(0, \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_r \end{bmatrix})$, 当 $\vec{a} \in M(\Sigma)$ 时, 超平面就是 $M(\Sigma)$, 当 $\vec{a} \notin M(\Sigma)$ 时, 超平面由 $M(\Sigma)$ 平移 \vec{a} 而得。

下面给出利用结论(ii)解决奇异正态的概率计算

问题的实例。

[例] 设 $\vec{Y} = \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} \sim N_2\left(\begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}\right)$, 求 $p\{(x, y) | x^2 + y^2 \leq 1\}$

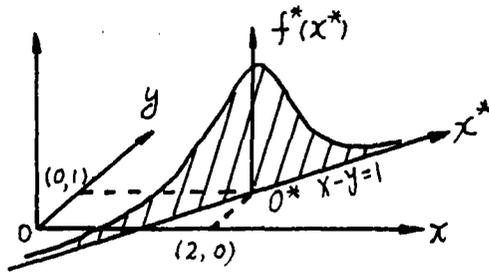


图 2

解: $\lambda_1 = 2, \lambda_2 = 0,$ $B_1 = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix}, B_2 = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix},$

$\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} C_1 \\ C_2 \end{bmatrix} (\forall C_1, C_2),$ 即直线 $x - y = 1$

\vec{Y} 的概率元素

$$dF(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{2\sqrt{\pi}} e^{-\frac{1}{2}(x+y-3)^2} dx^*, & \text{当 } x-y=1 \text{ 时;} \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

令 $x^* = B_1^T (\vec{Y} - \vec{a}) = \frac{1}{\sqrt{2}} [1, 1] \begin{bmatrix} x-2 \\ y-1 \end{bmatrix},$ 有 $x^* \sim N_1(0, 2),$ 又圆周 $x^2 + y^2 = 1$ 与直线

$x - y = 1$ 的交点为 $(1, 0), (0, -1),$ 相应地 $x_1^* = -\sqrt{2}, x_2^* = -2\sqrt{2},$ 由定理 1 结论(ii) 立即得到 $p\{(x, y) | x^2 + y^2 \leq 1\} = p\{x^* | -2\sqrt{2} \leq x^* \leq -\sqrt{2}\} = 0.135905.$

最后, 讨论奇异正态分布在非古典意义下的密度函数。

在古典的“每点对应一个函数值”的函数概念下, 无法表示集中质量相应的密度分布, 引入广义函数后, 我们就可以逾越这个障碍, 现在引入 (Dirac) δ 函数给出奇异正态分布的广义密度函数。

对于在 R^n 内连续且绝对可积的函数 $\varphi(\vec{x}),$ 定义泛函 $\delta_n(\vec{x} - \vec{c}),$ 使 $\int_{R^n} \varphi(\vec{x}) \delta_n(\vec{x} - \vec{c}) d\vec{x} = \varphi(\vec{c}).$

δ 函数可以视为普通函数弱收敛意义下的极限。可以证明

$$\lim_{\substack{\lambda_i \rightarrow 0 \\ i=r+1, \dots, n \\ \lambda_i > 0}} \frac{1}{(2\pi)^{(n-r)/2} \sqrt{\lambda_{r+1} \dots \lambda_n}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (\vec{\xi} - \vec{c})^T \begin{bmatrix} \lambda_{r+1} & & \\ & \dots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix} (\vec{\xi} - \vec{c}) \right\} \stackrel{(\text{弱})}{=} \delta_{n-r}(\vec{\xi} - \vec{c}) \quad (2)$$

即对于任意在 R^{n-r} 内连续且绝对可积的函数

$$\varphi(\vec{\xi}), \varphi(\vec{c}) = \lim_{\substack{\lambda_i \rightarrow 0 \\ i=r+1, \dots, n \\ \lambda_i > 0}} \int_{R^{n-r}} \frac{1}{(2\pi)^{n-r/2} \sqrt{\lambda_{r+1} \dots \lambda_n}} \exp\left\{-\frac{1}{2}(\vec{\xi} - \vec{c})^T \begin{pmatrix} \lambda_{r+1} & & \\ & \dots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}^{-1} (\vec{\xi} - \vec{c})\right\} \varphi(\vec{\xi}) d\vec{\xi}.$$

对 n 维离散型随机向量 \vec{Y} , 若 $p\{\vec{Y} = \vec{y}_j\} = p_j, j=1, 2, \dots$, 定义 \vec{Y} 的广义密度函数为 $f(\vec{y}) = \sum_j p_j \delta_n(\vec{y} - \vec{y}_j)$. 如此定义的密度函数, 同样具有性质:

$$1^\circ f(\vec{y}) \geq 0; \quad 2^\circ \int_{R^n} f(\vec{y}) d\vec{y} = 1$$

粗略地, 可以认为 $\delta_n(\vec{y} - \vec{a}) = \begin{cases} \infty^n, & \text{当 } \vec{y} = \vec{a} \text{ 时;} \\ 0, & \text{其它,} \end{cases}$

把定理 1 的证明稍加相应更动, 即得

定理 2 随时向量 $\vec{Y} \sim N_n(\vec{a}, \Sigma)$, $\text{rank}(\Sigma) = r < n$,

则 \vec{Y} 的广义密度函数为

$$f(\vec{y}) = \frac{1}{(2\pi)^{r/2} \sqrt{\lambda_1 \dots \lambda_r}} \exp\left\{-\frac{1}{2}(\vec{y} - \vec{a})^T \Sigma^+ (\vec{y} - \vec{a})\right\} \delta_{n-r}(B_2^T \vec{y} - B_2^T \vec{a})$$

这儿 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ 是 Σ 的非零特征值, 矩阵 B_2 的诸列向量是 Σ 的零特征值所对应的 $(n-r)$ 个彼此正交的特征么矢。

定理 2 给出了奇异正态分布的广义密度函数, 它的几何意义由 (2) 式清晰可见, 表示非奇异正态分布的密度函数(在常义下)在超平面 $B_2^T \vec{y} = B_2^T \vec{a}$ 的垂直方向上方差趋于零时极限状况。

The Element of Probability of the Singular Multinormal Distribution and its Generalized Density Function

Lu Guo-bing Wu Yu-wei

Abstract

This paper deals with the singular multinormal distribution. Its element of probability in whole space is given and the lower-dimension sub-space is uniquely determined in which the total probability is located. The generalized density function of the singular normal distribution is also deduced in this paper.