

# 复多元正态分布的一个刻画

滕成业  
(计算机科学系)

C. R. Rao在文[2]中(§8,问题19)曾讨论了复多元正态分布的定义及性质。设 $p$ -维复随机矢量

$$Z = X + iY$$

若对每一个复矢量 $L \in U^p$  ( $U^p$ 表示 $p$ 维复数空间)

$$R.P.(L^*Z) \sim N_1(R.P.(L^*\mu), L^*QL)$$

其中 $R.P.$ 表示实部,  $\mu$ 是复 $p$ -维常数矢量及 $Q$ 是 $P \times P$ 阶Hermitian非负定阵, 则称 $Z$ 遵循复 $p$ -元正态分布, 且记为 $Z \sim CN_p(\mu, Q)$ 。

$$\text{令} \quad \mu = \mu_1 + i\mu_2, \quad Q = Q_1 + iQ_2, \quad v' = (\mu'_1 \quad \mu'_2)$$

$$\text{及} \quad \Sigma = \begin{pmatrix} Q_1 & -Q_2 \\ Q_2 & Q_1 \end{pmatrix}$$

其中 $Q_1$ 是实对称,  $Q_2$ 是实斜对称, 那么

$$(i) \begin{pmatrix} X \\ \dots \\ Y \end{pmatrix} \sim N_{2p}(v, \Sigma).$$

$$(ii) I.P.(L^*Z) \sim N_1(I.P.(L^*\mu), L^*QL) \quad \forall L \in U^p.$$

$$(iii) R.P.(L^*Z) \text{ 和 } I.P.(L^*Z) \text{ 是相互独立的} \quad \forall L \in U^p.$$

上述性质(i)和(ii)分别可作为复多元正态的等价定义<sup>[3,4]</sup>, 而性质(iii)是复多元正态的必要条件, 是否它也是充分条件呢? 也就是说, 条件(iii)是否刻画了a)变量 $Z$ 的Gauss性<sup>[注]</sup>, b)变量 $Z$ 的正态性。下面我们利用Darmois定理<sup>[1]</sup>来证明这结果。

**定理** 设 $P$ -维复随机矢量 $Z = X + iY$ , 若对每一个 $P$ -维常数复矢量 $L \in U^p$ , 有 $v = R.P.(L^*Z)$ 及 $v = I.P.(L^*Z)$ 是相互独立的, 那么 $Z \sim CN_p(\mu, Q)$ 。

**证明** 对任意给定的复常数矢量 $L \in U^p$ ,

1982年10月收到。本文得到美国匹兹堡大学统计系C. R. Rao教授及暨南大学数学系邓煊材副教授的指导和帮助。

[注]变量 $Z = X + iY$ 的Gauss性, 即

$$D(Z) = 2(Q_1 + iQ_2) \text{ 及 } D \begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} Q_1 - Q_2 & \\ & Q_2 \quad Q_1 \end{pmatrix}, \quad \text{其中 } Q_1 = Q'_1 \text{ 和 } Q'_2 = -Q_2.$$

令

$$W = L^*Z = u + iv,$$

按定理的条件知道 $u$ 和 $v$ 相互独立。又因为

$$(1+i)^*W = (u+v) + i(v-u) = (1+i)^*L^*Z = [(1+i)L]^*Z = L_0^*Z,$$

其中

$L_0 = (1+i)L$  也是一个 $P$ -维复矢量。同样按定理的假设有

$$v+u = R.P.(L_0^*Z), \quad v-u = I.P.(L_0^*Z)$$

是相互独立的, 这样按实正态律刻画法的Darmois定理的特例Kac定理: 两个相互独立的随机变量, 若它们的和、差还是两个相互独立随机变量, 那么它们遵循正态分布, 由此推知 $u$ 和 $v$ 是正态随机变量, 自然它们的一阶矩和二阶矩存在。由于 $L$ 的任意性, 显然可以推出变量 $Z$ 的每一个分量的实部和虚部同样具有有限均值及方差。不妨设

$$E\begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix} = \nu, \quad D\begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ Q_{21} & Q_{22} \end{pmatrix} = \Sigma.$$

即

$$E(X) = \mu_1 \quad E(Y) = \mu_2 \quad (1)$$

$\begin{matrix} p \times 1, & p \times 1, \end{matrix}$

$$D(X) = Q_{11} \quad D(Y) = Q_{22}$$

$\begin{matrix} p \times p, & p \times p, \end{matrix}$

$$\text{cov}(X, Y) = Q_{12}, \quad \text{cov}(Y, X) = Q_{21} = Q_{12}'.$$

现对任意给定的 $P$ -维复常数矢量 $L = L_1 + iL_2$ ,

$$\text{有} \quad L^*Z = (L_1' X + L_2' Y) + i(-L_2' X + L_1' Y)$$

$$\text{即} \quad u = R.P.(L^*Z) = \begin{pmatrix} L_1 \\ L_2 \end{pmatrix}' \begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix},$$

$$v = I.P.(L^*Z) = \begin{pmatrix} -L_2 \\ L_1 \end{pmatrix}' \begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix}. \quad (2)$$

按假设 $u$ 和 $v$ 相互独立, 所以有

$$\begin{aligned} \text{cov}(u, v) &= \text{cov}(L_1' X_1 + L_2' Y, -L_2' X + L_1' Y) \\ &= -L_1' Q_{12} L_2 + L_2' Q_{22} L_1 + L_1' Q_{12} L_1 - L_2' Q_{21} L_2 = 0. \end{aligned} \quad (3)$$

由于 $L$ 的任意性, 在(3)式中令 $L_1 = 0$ , 则

$$L_2' Q_{21} L_2 = 0, \quad \forall L_2 \in R^p$$

由此可知 $Q_{21}$ 是对角元为零的斜对称阵。我们记 $Q_2 = Q_{21}$ , 显然按(1)式有 $Q_{12} = -Q_2$ 。

在(3)式中又令 $L_1 = L_2$ , 即得

$$L_1' Q_{11} L_1 - L_1' Q_{22} L_1 = L_1' (Q_{11} - Q_{22}) L_1 = 0 \quad \forall L_1 \in R^p$$

(注意到 $Q_2$ 斜对称, 所以 $L_1' Q_2 L_1 = 0$ )。这样,  $Q_{11} - Q_{22}$ 必须是对角元为零的斜对称阵, 但是,  $Q_{11}$ 和 $Q_{22}$ 是对称阵, 所以只有 $Q_{11} = Q_{22} = Q_1$ 。这就证实变量 $Z$ 的 Gauss 性, 即

$$\Sigma = D \begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} Q_1 - Q_2 & \\ & Q_1 \end{pmatrix}$$

其中 $Q_1$ 是对称阵,  $Q_2$ 是斜对称阵, 自然 $D(Z) = 2Q$ , 即 $Q = Q_1 + iQ_2$ 是 Hermitian 非负定阵。

最后, 按(2)式经计算后我们有

$$E(u) = R. P. (L^* \mu), \quad E(v) = I. P. (L^* \mu),$$

$$D(u) = L^* Q L, \quad D(v) = L^* Q L.$$

前面已经证明了 $u = R. P. (L^* Z)$ 是正态变量。所以

$$R. P. (L^* Z) \sim N_1(R. P. (L^* \mu), L^* Q L),$$

即 $Z \sim CN_p(\mu, Q)$ 证毕。

### 参 考 文 献

- [1] Kagan A. M., Linik Yu. L., Rao C. R., *Characterization Problems in Mathematical Statistics*, 1973, Wiley, New York.
- [2] Rao, C. R., *Linear Statistical Inference and its Applications*, 1973, Wiley, New York.
- [3] Wooding R. A., *The Multivariate Distribution of Complex Normal Variables*, *Biometrika*, 43 (1956), 212—215.
- [4] 滕成业、杨维权, 关于复多元正态分布, 中山大学学报(自然科学版), 1982, 4.

## A Characterization of the Complex Multivariate Normal Distribution

Teng Chengye

### Abstract

Let a complex random  $p$ -vector  $Z = X + iY$  ( $X = \text{Re}(Z)$  and  $Y = \text{Im}(Z)$ ), if for every complex  $p$ -vector  $L$ ,  $\text{Re}(L^* Z)$  and  $\text{Im}(L^* Z)$  are independently distributed, then

$D(Z) = 2Q = 2(Q_1 + iQ_2)$ ,  $D \begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} Q_1 - Q_2 & \\ & Q_1 \end{pmatrix}$  and  $Z$  is complex multivariate normal variable.