

文章编号:1674-2869(2010)03-0111-02

## $n$ 维正态各分量的线性组合 服从正态分布的一个证明

熊德之

(武汉工程大学理学院, 智能机器人湖北省重点实验室, 湖北 武汉 430074)

摘要: 利用微积分和矩阵代数的基本知识, 证明了  $n$  维正态随机变量各分量的线性组合一定服从正态分布的结论.

关键词:  $n$  维正态分布; 矩阵剖分; 线性组合

中图分类号: O211.3; O211.5

文献标识码: A

doi: 10.3969/j.issn.1674-2869.2010.03.029

### 1 几个引理

如果  $n$  维随机变量  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  的密度函数为

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = (2\pi)^{-\frac{n}{2}} |\mathbf{V}|^{-\frac{1}{2}} \times \exp\left\{-\frac{1}{2}(\mathbf{X}-\boldsymbol{\mu})^T \mathbf{V}^{-1}(\mathbf{X}-\boldsymbol{\mu})\right\},$$

则称  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  服从  $n$  维正态分布<sup>[1]</sup>, 记为  $\mathbf{X} \sim N_n(\boldsymbol{\mu}, \mathbf{V})$ . 其中

$$\mathbf{X} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T, \boldsymbol{\mu} = (\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n)^T,$$

$$\mathbf{V} = (\text{cov}(x_i, x_j))_{n \times n} = (\sigma_{ij})_{n \times n} > 0.$$

引理 1 设  $\mathbf{X} \sim N_n(\boldsymbol{\mu}, \mathbf{V})$ ,  $\mathbf{V} > 0$ . 将矩阵剖分<sup>[2]</sup>

$$\mathbf{X} = \begin{bmatrix} \mathbf{X}_{(1)} \\ \mathbf{X}_{(2)} \end{bmatrix}_{n \times r}, \boldsymbol{\mu} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{\mu}_{(1)} \\ \boldsymbol{\mu}_{(2)} \end{bmatrix}_{n \times r}, \mathbf{V} = \begin{bmatrix} \mathbf{V}_{11} & \mathbf{V}_{12} \\ \mathbf{V}_{21} & \mathbf{V}_{22} \end{bmatrix},$$

其中  $\mathbf{V}_{11}$  是  $r$  阶方阵. 如果  $\mathbf{V}_{12} = \mathbf{V}_{21} = \mathbf{0}$ , 则  $\mathbf{X}_{(1)}$  与  $\mathbf{X}_{(2)}$  相互独立, 且

$$\mathbf{X}_{(i)} \sim N(\boldsymbol{\mu}_{(i)}, \mathbf{V}_{ii}), i=1, 2.$$

证 因  $\mathbf{V}_{12} = \mathbf{V}_{21}^T = \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{V} > 0$ , 所以

$$\mathbf{V}^{-1} = \begin{bmatrix} \mathbf{V}_{11}^{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{V}_{22}^{-1} \end{bmatrix},$$

$$\begin{aligned} f(x_1, x_2, \dots, x_n) &= (2\pi)^{-\frac{n}{2}} |\mathbf{V}_{11}|^{-\frac{1}{2}} |\mathbf{V}_{22}|^{-\frac{1}{2}} \times \\ &\exp\left\{-\frac{1}{2} \begin{pmatrix} \mathbf{X}_{(1)} - \boldsymbol{\mu}_{(1)} \\ \mathbf{X}_{(2)} - \boldsymbol{\mu}_{(2)} \end{pmatrix}^T \begin{bmatrix} \mathbf{V}_{11}^{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{V}_{22}^{-1} \end{bmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{X}_{(1)} - \boldsymbol{\mu}_{(1)} \\ \mathbf{X}_{(2)} - \boldsymbol{\mu}_{(2)} \end{pmatrix}\right\} = \\ &[(2\pi)^{-\frac{r}{2}} |\mathbf{V}_{11}|^{-\frac{1}{2}} \times \\ &\exp\left\{-\frac{1}{2}(\mathbf{X}_{(1)} - \boldsymbol{\mu}_{(1)})^T \mathbf{V}_{11}^{-1}(\mathbf{X}_{(1)} - \boldsymbol{\mu}_{(1)})\right\}] \times \\ &[(2\pi)^{-\frac{n-r}{2}} |\mathbf{V}_{22}|^{-\frac{1}{2}} \times \end{aligned}$$

$$\exp\left\{-\frac{1}{2}(\mathbf{X}_{(2)} - \boldsymbol{\mu}_{(2)})^T \mathbf{V}_{22}^{-1}(\mathbf{X}_{(2)} - \boldsymbol{\mu}_{(2)})\right\}]$$

上式等号右端第一个方括号内是  $r$  维正态分布的密度函数, 即  $\mathbf{X}_{(1)} \sim N_r(\boldsymbol{\mu}_{(1)}, \mathbf{V}_{11})$ . 同样有,  $\mathbf{X}_{(2)} \sim N_{n-r}(\boldsymbol{\mu}_{(2)}, \mathbf{V}_{22})$ . 由于  $\mathbf{X}$  的密度函数等于  $\mathbf{X}_{(1)}$  的密度函数与  $\mathbf{X}_{(2)}$  的密度函数的乘积, 故  $\mathbf{X}_{(1)}$  与  $\mathbf{X}_{(2)}$  相互独立<sup>[3]</sup>.

引理 2 设  $\mathbf{X} \sim N_n(\boldsymbol{\mu}, \mathbf{V})$ ,  $\mathbf{V} > 0$ ,  $\mathbf{A}$  为  $n$  阶满秩矩阵, 则

$$\mathbf{Y} = \mathbf{AX} \sim N_n(\mathbf{A}\boldsymbol{\mu}, \mathbf{A}\mathbf{V}\mathbf{A}^T).$$

证 作满秩线性变换  $\mathbf{Y} = \mathbf{AX}$ , 则 Jacobi 行列式

$$\frac{\partial(x_1, x_2, \dots, x_n)}{\partial(y_1, y_2, \dots, y_n)} = |\mathbf{A}^{-1}| \neq 0,$$

且  $|\mathbf{A}^{-1}|$  的绝对值  $= (|\mathbf{A}|^2)^{-\frac{1}{2}} = (|\mathbf{A}| |\mathbf{A}^T|)^{-\frac{1}{2}}$ .

设  $\mathbf{Y}$  的密度函数为  $g(y_1, y_2, \dots, y_n)$ , 其分布函数

$$G(y) = P\{\mathbf{Y} < y\} =$$

$$\int \cdots \int_{\mathbf{y} < y} g(y_1, y_2, \dots, y_n) dy_1 \cdots dy_n.$$

根据随机变量函数的分布和重积分换元法, 有

$$G(y) = P\{\mathbf{Y} < y\} = P\{\mathbf{AX} < y\} =$$

$$\begin{aligned} &\int \cdots \int_{\mathbf{AX} < y} f(x_1, x_2, \dots, x_n) dx_1 \cdots dx_n = \\ &\int \cdots \int_{\mathbf{AX} < y} (2\pi)^{-\frac{n}{2}} |\mathbf{V}|^{-\frac{1}{2}} \times \\ &\exp\left\{-\frac{1}{2}(\mathbf{X} - \boldsymbol{\mu})^T \mathbf{V}^{-1}(\mathbf{X} - \boldsymbol{\mu})\right\} dx_1 \cdots dx_n \\ &\stackrel{\text{换元}}{=} \int \cdots \int_{\mathbf{y} < y} (2\pi)^{-\frac{n}{2}} |\mathbf{A}\mathbf{V}\mathbf{A}^T|^{-\frac{1}{2}} \times \end{aligned}$$

收稿日期: 2009-09-01

作者简介: 熊德之(1949-), 男, 湖北武汉人, 教授. 研究方向: 概率统计及其应用.

$$\exp\left\{-\frac{1}{2}(\mathbf{Y}-\mathbf{A}\boldsymbol{\mu})^T(\mathbf{A}\mathbf{V}\mathbf{A}^T)^{-1}(\mathbf{Y}-\mathbf{A}\boldsymbol{\mu})\right\}\times \\ d\mathbf{y}_1\cdots d\mathbf{y}_n$$

所以几乎处处有

$$g(\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2, \cdots, \mathbf{y}_n) = (2\pi)^{-\frac{n}{2}} |\mathbf{A}\mathbf{V}\mathbf{A}^T|^{-\frac{1}{2}} \times \\ \exp\left\{-\frac{1}{2}(\mathbf{Y}-\mathbf{A}\boldsymbol{\mu})^T(\mathbf{A}\mathbf{V}\mathbf{A}^T)^{-1}(\mathbf{Y}-\mathbf{A}\boldsymbol{\mu})\right\}.$$

因此,

$$\mathbf{Y} \sim N_n(\mathbf{A}\boldsymbol{\mu}, \mathbf{A}\mathbf{V}\mathbf{A}^T)$$

引理 3 设  $\mathbf{X} \sim N_n(\boldsymbol{\mu}, \mathbf{V}), \mathbf{V} > 0$ . 将矩阵剖分

$$\mathbf{X} = \begin{bmatrix} \mathbf{X}_{(1)} \\ \mathbf{X}_{(2)} \end{bmatrix}_{n-r}, \boldsymbol{\mu} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{\mu}_{(1)} \\ \boldsymbol{\mu}_{(2)} \end{bmatrix}_{n-r}, \mathbf{V} = \begin{bmatrix} \mathbf{V}_{11} & \mathbf{V}_{12} \\ \mathbf{V}_{21} & \mathbf{V}_{22} \end{bmatrix},$$

其中  $\mathbf{V}_{11}$  是  $r$  阶方阵. 则

$$\mathbf{X}_{(1)} \sim N_r(\boldsymbol{\mu}_{(1)}, \mathbf{V}_{11}).$$

证 与引理 1 比较, 引理 3 少了条件  $\mathbf{V}_{12} = \mathbf{V}_{21} = \mathbf{0}$ . 因  $\mathbf{V} > 0$ , 所以  $\mathbf{V}_{11} > 0, \mathbf{V}_{22} > 0$ , 令

$$\mathbf{C} = \begin{bmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{0} \\ -\mathbf{V}_{21}\mathbf{V}_{11}^{-1} & \mathbf{I}_{n-r} \end{bmatrix},$$

显然  $|\mathbf{C}| \neq 0$ , 由引理 2,  $\mathbf{Y} = \mathbf{C}\mathbf{X} \sim N_n(\mathbf{C}\boldsymbol{\mu}, \mathbf{C}\mathbf{V}\mathbf{C}^T)$ .

这里

$$\mathbf{C}\mathbf{X} = \begin{bmatrix} \mathbf{X}_{(1)} \\ \mathbf{X}_{(2)} - \mathbf{V}_{21}\mathbf{V}_{11}^{-1}\mathbf{X}_{(1)} \end{bmatrix}, \\ \mathbf{C}\boldsymbol{\mu} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{\mu}_{(1)} \\ \boldsymbol{\mu}_{(2)} - \mathbf{V}_{21}\mathbf{V}_{11}^{-1}\boldsymbol{\mu}_{(1)} \end{bmatrix}, \\ \mathbf{C}\mathbf{V} = \begin{bmatrix} \mathbf{V}_{11} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{V}_{22} - \mathbf{V}_{21}\mathbf{V}_{11}^{-1}\mathbf{V}_{12} \end{bmatrix}.$$

由引理 1,  $\mathbf{X}_{(1)} \sim N_r(\boldsymbol{\mu}_{(1)}, \mathbf{V}_{11})$ .

## 2 定理及其证明

定理 设  $\mathbf{X} \sim N_n(\boldsymbol{\mu}, \mathbf{V}), \mathbf{V} > 0, \mathbf{A}$  为  $r \times n$  矩

阵,  $R(\mathbf{A}) = r$ , 则

$$\mathbf{Y} = \mathbf{A}\mathbf{X} \sim N_r(\mathbf{A}\boldsymbol{\mu}, \mathbf{A}\mathbf{V}\mathbf{A}^T).$$

证 因  $\mathbf{A}$  为  $r \times n$  矩阵,  $R(\mathbf{A}) = r$ , 可将  $\mathbf{A}$  补充  $n-r$  行<sup>[1]</sup>, 使之成为满秩方阵  $\mathbf{P}$ , 于是由引理 2,  $\mathbf{Y} = \mathbf{P}\mathbf{X} \sim N_n(\mathbf{P}\boldsymbol{\mu}, \mathbf{P}\mathbf{V}\mathbf{P}^T)$ , 记

$$\mathbf{X} = \begin{pmatrix} \mathbf{A} \\ \mathbf{B} \end{pmatrix},$$

$$\text{则 } \mathbf{P}\mathbf{X} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}\mathbf{X} \\ \mathbf{B}\mathbf{X} \end{bmatrix}_{n-r}, \mathbf{P}\boldsymbol{\mu} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}\boldsymbol{\mu} \\ \mathbf{B}\boldsymbol{\mu} \end{bmatrix}_{n-r},$$

$$\mathbf{P}\mathbf{V}\mathbf{P}^T = \begin{bmatrix} \mathbf{A}\mathbf{V}\mathbf{A}^T & \mathbf{A}\mathbf{V}\mathbf{B}^T \\ \mathbf{B}\mathbf{V}\mathbf{A}^T & \mathbf{B}\mathbf{V}\mathbf{B}^T \end{bmatrix},$$

根据引理 3, 知  $\mathbf{A}\mathbf{X} \sim N_r(\mathbf{A}\boldsymbol{\mu}, \mathbf{A}\mathbf{V}\mathbf{A}^T)$ .

特别地, 若  $\mathbf{A}$  为非零行向量  $(k_1, k_2, \cdots, k_n)$ , 这

$$\text{时 } R(\mathbf{A}) = 1, \mathbf{A}\mathbf{X} = \sum_{i=1}^n k_i x_i, \mathbf{A}\boldsymbol{\mu} = \sum_{i=1}^n k_i \mu_i,$$

$$\mathbf{A}\mathbf{V}\mathbf{A}^T = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n k_i k_j \sigma_{ij}. \text{ 故 } x_1, x_2, \cdots, x_n \text{ 的线性组}$$

$$\text{合 } \sum_{i=1}^n k_i x_i \sim N\left(\sum_{i=1}^n k_i \mu_i, \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n k_i k_j \sigma_{ij}\right).$$

参考文献:

- [1] Richard A Johnson, Dean W Wichern. 实用多元统计分析引论[M]. 陆璇, 葛余博, 译. 4 版. 北京: 清华大学出版社, 2001.
- [2] 张尧庭, 方开泰. 多元统计分析引论[M]. 北京: 科学出版社, 1982.
- [3] 周概容. 概率论与数理统计[M]. 北京: 高等教育出版社, 1984.
- [4] 张禾瑞, 郝炳新. 高等代数[M]. 5 版. 北京: 高等教育出版社, 2007.

## A method to prove linear combinations of components of $n$ -dimensional normal random variable obey normal distribution

XIONG De-zhi

(School of Science, Hubei Province Key Laboratory of Intelligent Robot,  
Wuhan Institute of Technology, Wuhan 430074, China)

**Abstract:** This paper develops a method which uses basic knowledge of calculus and matrix algebra to prove that linear combinations of components of  $n$  dimensional normal random variable certainly obey normal distribution.

**Key words:**  $n$ -dimensional normal distribution; partitioning of matrices; linear combination

本文编辑: 龚晓宁