

观测向量的变换对广义线性模型参数估计的影响*

刘金山

(五邑大学数理系, 广东江门市529020)

摘要 本文一般地考察了观测向量 Y 用线性变换 FY 代替对广义线性模型 $Y = X\beta + \epsilon$ 的系数估计的影响, 得到了由变换引起的方差增量公式, 并由此得到了一个可估子空间, 当且仅当其中元素的估计优良性不因观测向量的变化而改变, 这一结果推广了文献[1]的结果

关键词 广义 Gauss-Markoff 模型, 线性变换, 非负定离差阵

分类号 AMS(1991) 62F10, 62J05/CCL O212.1

§1 引言

考虑广义线性模型

$$Y = X\beta + \epsilon, \quad \epsilon \sim (0, \Sigma), \quad (1.1)$$

这里 Y 是 $n \times 1$ 的观测向量, X 是秩为任意的 $n \times p$ 阶矩阵, Σ 是 $n \times n$ 阶非负定阵, 它是已知的, 或存在一个未知的正数因子. 对于 $k \times n$ 阶矩阵 F , 因 FY 代替 Y 一般给系数 β 的估计带来信息的损失. 文献[1]定性地证明了, 原模型(1.1)的整体可估函数集合 $X\beta$ 的最优线性无偏估计(BLUE)的优良性不因观测向量的变化而改变的充要条件是

$$\mu\{X\} \subset \mu\{TF\}, \quad (1.2)$$

这里 $\mu\{A\}$ 表示 A 的列张成的子空间, 而

$$T = \Sigma + XVX, \quad (1.3)$$

V 是任一满足 $\mu\{X\} \subset \mu\{T\}$ 的非负定阵

注意到[1]的结论是关于模型(1.1)的可估函数集合的整体性质, 条件(1.2)蕴涵着

$$\mu\{X(T^-)X\} \subset \mu\{X(T^-)TF\}, \quad (1.4)$$

这里 A^- 表示 A 的 g -逆. 根据 T 的定义知 $X(T^-)T = X$, 且 $\mu\{X(T^-)X\} = \mu\{X\}$, 因此(1.4)简化为

$$\mu\{X\} \subset \mu\{XF\}. \quad (1.5)$$

但是反之(1.5)成立时(1.2)不一定成立, 而在条件(1.5)下模型(1.1)的所有可估函数的可估性在变换 FY 下保持不变, 且 β 的一些函数的BLUE的优良性在这样的变换下也能够保持不变

本文通过方差的比较考察变换 FY 产生的信息损失对估计的影响, 推导出方差增量的一

* 1992年6月19日收到

般结果, 并由此得到一个可估子空间, 其中元素的估计方差不因观测向量的改变而增加, 这一结果是对[1]中结果的一个推广.

在以下讨论中, $r(A)$ 表示 A 的秩, A^+ 表示 A 的 g -逆, A^- 表示任一满足 $AA^- = 0$, $r(A^-) = n - r(A)$ 的列满秩阵

§2 主要结果

为得到本文的主要结果, 需要以下引理

引理1 对于模型(1.1), 函数 $C\beta$ 的BLUE为

$$C\hat{\beta} = C(X^+T^+X)^-X^+T^+Y + d(I - TT^+)Y, \quad (2.1)$$

其中 $C \in \mu\{X\}$, d 是任一向量, T 由(1.3)定义

证明见[2]中定理1.

引理2 若非负定阵 A 分块为

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix},$$

这里 A_{ii} 非负定 则

$$(i) \quad A_{11}^+ \cdot 2 = A_{11}^+ + A_{11}^+ A_{12} A_{22}^+ A_{21} A_{11}^+, \quad (2.2)$$

$$(ii) \quad A_{11}^+ A_{12} A_{22}^+ = A_{11}^+ A_{12} A_{22}^+, \quad (2.3)$$

这里 $A_{11} \cdot 2 = A_{11} - A_{12} A_{22}^+ A_{21}$, $A_{22} \cdot 1 = A_{22} - A_{21} A_{11}^+ A_{12}$

证明可根据分块矩阵广义逆公式及 A^+ 的唯一性得到

引理3 记集合 $\mathbf{X} = \{x: x = Au \text{ 且 } Bu = 0\}$, 其中 x, u 是向量, A, B 是已知矩阵 则

$$\dim \mathbf{X} = r(A, B) - r(B),$$

这里 \dim 表示子空间维数

证明见[3]中定理1.1.2

引理4 设 A, B 是行数相同的矩阵 则

$$r(A, B) = r(A) + r[(I - AA^-)B]$$

证明见[4]中定理19

以下记

$$W = FTF. \quad (2.4)$$

根据引理1, 对于任意向量 $C \in \mu\{X, F\}$,

$$C\beta^* = C(X^+FW^+FX)^-X^+FW^+FY + d(I - WW^+)FY \quad (2.5)$$

是以下模型系数函数 $C\beta$ 的BLUE

$$FY = FX\beta + e, \quad e \sim (0, F\Sigma F). \quad (2.6)$$

定理1 设 $C\hat{\beta}$ 和 $C\beta^*$ 分别是原模型(1.1)和变换模型(2.6)的BLUE 则它们的方差满足

$$\text{Var}(C\beta^*) - \text{Var}(C\hat{\beta}) = C(X^+T^+X)^-X^+T^+ZR^+Z^+T^+X(X^+T^+X)^-C, \quad (2.7)$$

其中 $C \in \mu\{X, F\}$, 而

$$Z = (T^+ TF), \quad R = Z T^+ (I - P_X)Z, \quad (2.8)$$

这里 $P_X = X(X^+ T^+ X)^+ X^+ T^+$ 是向空间 $\mu\{X\}$ 的投影阵

证明 注意到 $\mu\{X^+ T^+ X\} = \mu\{X\}$, $\mu\{X^+ F W^+ F X\} = \mu\{X^+ F\}$. 以(2.1)和(2.5)容易推得

$$\begin{aligned} & \text{Var}(C \hat{\beta}^+) - \text{Var}(C \hat{\beta}) \\ &= C(X^+ F W^+ F X)^+ X^+ F W^+ F \Sigma F (W^+)^+ F X (X^+ F W^+ F X)^+ C \\ &\quad - C(X^+ T^+ X)^+ X^+ T^+ \Sigma (T^+)^+ X (X^+ T^+ X)^+ C \\ &= C(X^+ F W^+ F X)^+ F W^+ F (T^+ - X V X^+) F (W^+)^+ F X (X^+ F W^+ F X)^+ C \\ &\quad - C(X^+ T^+ X)^+ X^+ T^+ (T^+ - X V X^+) (T^+)^+ X (X^+ T^+ X)^+ C \\ &= [C(X^+ F W^+ F X)^+ C - C V C] - [C(X^+ T^+ X)^+ C - C V C] \\ &= C(X^+ F W^+ F X)^+ C - C(X^+ T^+ X)^+ C \\ &= C(X^+ F W^+ F X)^+ C - C(X^+ T^+ X)^+ C. \end{aligned} \quad (2.9)$$

若记

$$H = TF, \quad M = T^+ TF, \quad (2.10)$$

则

$$X^+ F W^+ F X = X^+ T^+ P_H X, \quad (2.11)$$

这里 $P_H = H(H^+ T^+ H)^+ H^+ T^+ = T^+ F W^+ F T T^+$.

若记 $T^+ P_Z = T^+ Z(Z^+ T^+ Z)^+ Z^+ T^+$. 则 $P_H Z = 0$, 且 $P_Z H = 0$, 于是

$$\begin{aligned} 0 &= T^+ (P_H + P_Z - I)(Z, H) \\ &= T^+ [H(H^+ T^+ H)^+ H + Z(Z^+ T^+ Z)^+ Z - T] T^+ (Z, H). \end{aligned} \quad (2.12)$$

下面证明

$$r(T^+ (Z, H)) = r(T^+). \quad (2.13)$$

由记法(2.10), $T^+ (Z, H) = T^+ (M, TF)$. 由 T 的非负定性, 存在正交阵 P 使

$$T = P N P, \quad N = \text{diag}(\delta_1, \dots, \delta_t, 0, \dots, 0), \quad (2.14)$$

这里 $t = r(T)$, $\delta_i > 0 (i = 1, \dots, t)$. 记

$$N^k = \text{diag}(\delta_1^k, \dots, \delta_t^k, 0, \dots, 0). \quad (2.15)$$

在此记号下 T 和 T^+ 有以下分解式,

$$\begin{aligned} T &= P N P = T^{\frac{1}{2}} T^{\frac{1}{2}}, \quad T^{\frac{1}{2}} = P N^{\frac{1}{2}} P; \\ T^+ &= P N^{-1} P = (T^+)^{\frac{1}{2}} (T^+)^{\frac{1}{2}}, \quad (T^+)^{\frac{1}{2}} = P N^{\frac{1}{2}} P. \end{aligned}$$

根据事实 $r(AB) = \min\{r(A), r(B)\}$, 得

$$r(T^+) = r(T^+ (M, TF)) = r(T^{\frac{1}{2}} T^{\frac{1}{2}} (M, TF)) = r((T^+)^{\frac{1}{2}} M, T^{\frac{1}{2}} M). \quad (2.16)$$

又由于

$$((T^+)^{\frac{1}{2}} M, T^{\frac{1}{2}} M) = (M, (T^+)^{\frac{1}{2}} T^{\frac{1}{2}} T^+ TF) = (M, T^+ TF) = (M, M) = 0$$

所以(2.16)式右端满足

$$\begin{aligned} r((T^+)^{\frac{1}{2}} M, T^{\frac{1}{2}} M) &= r((T^+)^{\frac{1}{2}} M) + r(T^{\frac{1}{2}} M) \\ &= r(T (T^+)^{\frac{1}{2}} M) + r(T^{\frac{1}{2}} M) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= r(T^{\frac{1}{2}}M) + r(T^{\frac{1}{2}}M) - r(T^{\frac{1}{2}}(M, M)) \\
&= r(T^{\frac{1}{2}}) = r(T^+).
\end{aligned} \tag{2 17}$$

综合(2 16), (2 17)得(2 13).

利用事实: 当 $r(AB) = r(A)$ 时, $CAB = DAB \Leftrightarrow CA = DA$. 由(2 12), (2 13)得

$$T^+ (P_H + P_Z) = T^+, \tag{2 18}$$

记

$$A = (X, Z) T^+ (X, Z) = \begin{pmatrix} X T^+ X & X T^+ Z \\ Z T^+ X & Z T^+ Z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}.$$

把(2 18)代入(2 11)并应用引理2(i)得

$$\begin{aligned}
(X F W^+ F X)^+ &= (X T^+ P_H X)^+ = (X T^+ (I - P_Z) X)^+ = A_{11}^+ \\
&= (X T^+) X^+ + (X T^+ X)^+ X T^+ Z R^+ Z T^+ X (X T^+ X)^+.
\end{aligned} \tag{2 19}$$

(2 19)代入(2 9)并注意到 $C (X T^+ X)^+ X = C (X T^+ X)^- X$ 即得(2 7).

定理2 对于原模型(1 1), $C \beta^*$ 是 $C \beta$ 的BLUE 的充要条件是

$$C \mu\{X F\} = \mu\{X T^+ X (X T^+ Z R^+)\}. \tag{2 20}$$

证明 必要性 若 $C \beta^*$ 是 $C \beta$ 的BLUE, 则 $C \beta^*$ 必定是无偏估计. 但由于 $C \beta^*$ 是 FY 的函数, 因此 $C \mu\{X F\}$. 由定理1并注意到 R 是非负定阵得

$$\begin{aligned}
\text{Var}(C \beta^*) &= \text{Var}(C \hat{\beta}) \\
&\Leftrightarrow (X T^+ X)^- X T^+ Z R^+ Z T^+ X (X T^+ X)^- C = 0 \\
&\Leftrightarrow (X T^+ X)^+ X T^+ Z R^+ = 0 \\
&\Leftrightarrow (X T^+ X)^+ C = (X T^+ Z R^+) \alpha, \text{ 对某向量 } \alpha \\
&\Leftrightarrow C = X T^+ X (X T^+ Z R^+) \alpha
\end{aligned} \tag{2 21}$$

由此并由 $C \mu\{X F\}$ 得(2 20). 必要性得证

充分性由定理1及等价关系(2 21)立即证得

特别是当 $\mu\{X F\} = \mu\{X\}$ 时以上两定理成立

推论1 对于原模型(1 1), 及变换 FY , 若 $\mu\{X F\} = \mu\{X\}$. 则对任意的 $C \mu\{X\}$

(i) $\text{Var}(C \hat{\beta}^*) - \text{Var}(C \hat{\beta}) = C (X T^+ X)^- X T^+ Z R^+ Z T^+ X (X T^+ X)^- C$;

(ii) $\text{Var}(C \hat{\beta}^*) = \text{Var}(C \hat{\beta}) \Leftrightarrow C \mu\{X T^+ X (X T^+ Z R^+)\}$.

在推论1中若进一步假定 $r(\Sigma, X) = n$, 则 T 可逆, 且这时 R 也可逆. 事实上, 由于 R 的阶数等于矩阵 Z 的列数, 而这时 $Z = (F)$. 于是

$$\begin{aligned}
r(R) &= r(Z T^{-1} (I - P_X) Z) = r((I - P_X) Z) = \dim \{\alpha \mid \alpha = (I - P_X) u \text{ 且 } Fu = 0\} \\
&= r(I - P_X, F) - r(F) = r[T^{\frac{1}{2}} (I - P_X, F) \text{diag}(T^{-\frac{1}{2}}, I)] - r(F) \\
&= r(I - T^{-\frac{1}{2}} X (T^{-\frac{1}{2}} X)^+, T^{\frac{1}{2}} F) - r(F) \\
&= r(I - T^{-\frac{1}{2}} X (T^{-\frac{1}{2}} X)^+) + r(T^{-\frac{1}{2}} X (T^{-\frac{1}{2}} X)^+ T^{\frac{1}{2}} F) - r(F) \\
&= n - r(T^{-\frac{1}{2}} X) + r(T^{-\frac{1}{2}} X (T^{-\frac{1}{2}} X)^+ T^{\frac{1}{2}} F) - r(F),
\end{aligned} \tag{2 22}$$

注意到 $T^{-\frac{1}{2}} X (T^{-\frac{1}{2}} X)^+ T^{\frac{1}{2}} F = T^{-\frac{1}{2}} X (X T^{-1} X)^- X F$, 且有不等式

$$r(X'F) = r(T^{-\frac{1}{2}}X(X'T^{-1}X)^{-1}X'F) = r(X'T^{-1}X(X'T^{-1}X)^{-1}X'F) = r(X'F).$$

又在推论1的条件下 $r(X'F) = r(X)$, 于是(2.22)简化为

$$r(R) = n - r(F) = r(Z). \quad (2.23)$$

由(2.23), 并根据 Z 的列满秩性知 R 是满秩方阵, 因此 R 可逆 而这时等价关系(2.21)又简化为

$$\begin{aligned} \text{Var}(C\beta^*) &= \text{Var}(C\hat{\beta}) \Leftrightarrow Z'T^{-1}X(X'T^{-1}X)^{-1}C = 0 \\ &\Leftrightarrow C \in \mu\{X'T^{-1}X(X'T^{-1}Z)\}. \end{aligned} \quad (2.24)$$

综上得

推论2 对于原模型(1.1), 及变换 FY , 若 $\mu\{X\} = \mu\{X'F\}$, 且 $r(\Sigma, X) = n$, 则对任意的 $C \in \mu\{X\}$,

(i) $\text{Var}(C\beta^*) - \text{Var}(C\hat{\beta}) = C(X'T^{-1}X)^{-1}X'T^{-1}Z[Z'T^{-1}(T^{-1}X(X'T^{-1}X)^{-1}X)T^{-1}Z]^{-1}Z'T^{-1}X(X'T^{-1}X)^{-1}C$;

(ii) $\text{Var}(C\beta^*) = \text{Var}(C\hat{\beta}) \Leftrightarrow C \in \mu\{X'T^{-1}X(X'T^{-1}Z)\}$.

由推论1, 推论2知, 当 $\mu\{X\} = \mu\{X'F\}$ 成立时, 存在 $\mu\{X\}$ 的子空间

$$S = \begin{cases} \mu\{X'T^+X(X'T^+ZR^+)\}, & \text{当 } T \text{ 奇异时,} \\ \mu\{X'T^{-1}X(X'T^{-1}Z)\}, & \text{当 } T \text{ 可逆时,} \end{cases} \quad (2.25)$$

当 $C \in S$ 时, 原模型(1.1)的系数函数 $C\beta$ 的BLUE 的统计优良性不因观测向量的变化而改变 并且 $C \in S$ 时 $C\beta$ 的BLUE 可从变换模型(2.6)得到

特别是当文献[1]中条件 $\mu\{X\} \subset \mu\{TF\}$ 满足时, 存在矩阵 K 使 $X = TF'K$, 于是

$$X'T^+Z = K'FTT^+Z = K'(T^+TF)'(T^+TF)'. \quad (2.26)$$

这时子空间(2.25)就简化为

$$S = \mu\{X'T^+X\} = \mu\{X\}. \quad (2.27)$$

由此可知, 本文得到的结果推广了文献[1]的结果

参 考 文 献

- [1] J. K. Baksalary, R. Kala, *Linear transformations preserving best unbiased estimations in a general Gauss-Markoff model*, The Annals of Statistics, Vol 9, No. 4(1981), 913- 916
- [2] C. R. Rao, *Choice of best linear estimators in the Gauss-Markoff model with a singular dispersion matrix*, Comm. Statist, Theor. Meth., A7(1978), 1199- 1208
- [3] 王松桂, 线性模型的理论及其应用, 安徽教育出版社, 1987.
- [4] G. A. Marsaglia, G. P. H. Styan, *Equalities and inequalities for ranks of matrices*, Linear and Multilinear Algebra, 2(1974), 269- 292
- [5] 刘金山, 变换数据的广义 Gauss-Markoff 估计, 数理统计与应用概率, Vol 16, No. 1, (1991), 42 - 47.
- [6] 刘金山等, 变换数据对线性模型拟合值的影响, 数学季刊, Vol 6, No. 3, (1991), 42- 46
- [7] G. E. Pino, *Linear restrictions and two step least squares with applications*, Statistics and Probability letters, 2(1984), 545- 548

The Influence to Parameter Estimation in a General Linear Regression Model with Linear Transformations

Liu Jinsan

(Dept. of Math. and Phys., Wuyi University, Jiangmen, Guangdong, 529020)

Abstract

For an arbitrary rank general Gauss-Markoff model $Y = X\beta + \mu, \mu \sim (0, \Sigma)$, where Σ is a nonnegative definite matrix, the effect of transforming the observable vector Y to FY is analyzed with respect to the variance of the Best Linear Unbiased Estimator (BLUE) of $C\beta$. It is shown that there exists an estimable subspace S in which the BLUE of $C\beta$ can be get as a function of FY . The result obtained in [1] is generalized in this paper.

Keywords general Gauss-Markoff model, linear transformation, nonnegative definite dispersion matrix.