

## 矩阵方程 $AXA^T = C$ 的对称斜反对称解

周富照<sup>1,2</sup>

(1. 长沙理工大学数学与计算科学学院, 湖南 长沙 410076; 2. 武汉大学数学与统计学院, 湖北 武汉 430072)  
(E-mail: liuzhouarnail@163.net)

**摘 要:** 设  $A \in R^{m \times n}$ ,  $C \in R^{m \times m}$  给定, 利用矩阵的广义奇异值分解和对称斜反对称矩阵的性质, 得到了矩阵方程 (1)  $AXA^T = C$  存在对称斜反对称解的充要条件和通解表达式; 证明了若方程 (1) 有解, 则一定存在唯一极小范数解, 并给出了极小范数解的具体表达式和求解步骤.

**关键词:** 矩阵方程; 对称斜反对称矩阵; 广义奇异值分解; 极小范数解.

**MSC(2000):** 15A24

**中图分类号:** O241.6

### 1 引 言

令  $R^{n \times m}$  表示所有  $n \times m$  阶实矩阵集合;  $SR^{n \times n}$  ( $SR_0^{n \times n}$ ) 表示全体  $n \times n$  实对称 (实对称半正定) 矩阵集合;  $ASR^{n \times n}$  表示全体  $n$  阶实反对称矩阵集合;  $OR^{n \times n}$  表示所有  $n$  阶正交矩阵全体;  $I_k$  表示  $k$  阶单位矩阵;  $BSR^{n \times n}$  表示全体  $n \times n$  双对称实矩阵集合;  $SAR^{n \times n}$  表示全体  $n \times n$  实对称斜反对称矩阵集合, 这里一个实对称矩阵  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  被称为对称斜反对称矩阵, 如果对所有的  $1 \leq i, j \leq n$  有  $a_{ij} = a_{ji}$ ,  $a_{ij} = -a_{n+1-j, n+1-i}$ ;  $\text{rank}(A)$  表示  $A$  的秩; 对于  $A = (a_{ij})$ ,  $B = (b_{ij}) \in R^{n \times n}$ ,  $A * B$  表示  $A$  与  $B$  的 Hadamard 乘积, 其定义为  $A * B = (a_{ij}b_{ij})$ ; 在  $R^{n \times m}$  中定义内积  $(A, B) = \text{tr}(B^T A)$ ; 由内积导出的范数  $\|A\| = \sqrt{\text{tr}(A^T A)}$  即为 Frobenius 范数,  $R^{n \times m}$  构成一个完备的内积空间.

设  $S_n = (e_n, e_{n-1}, \dots, e_1)$ , 其中  $e_i$  为单位矩阵  $I_n$  的第  $i$  列. 易知  $S_n^T = S_n$ ,  $S_n^T S_n = I$ .

本文讨论如下问题:

**问题 I.** 给定  $A \in R^{m \times n}$ ,  $C \in R^{m \times m}$ ,  $S \subseteq R^{n \times n}$ . 记

$$S_1 = \{X \in S | AXA^T = C\}. \quad (1)$$

求  $\hat{X} \in S_1$  使得

$$\|\hat{X}\| = \min_{X \in S_1} \|X\|.$$

戴华和 P.Lancaster<sup>[1]</sup> 分别就  $S = SR^{n \times n}$  和  $S = SR_0^{n \times n}$  对问题 I 进行了详细讨论, 并利用奇异值分解 (SVD) 给出了这两类最小二乘问题的通解; 廖安平<sup>[2]</sup> 就  $S = BSR^{n \times n}$  研究了问题 I, 并利用标准相关分解 (CCD) 给出了问题 I 的通解; 谢冬秀<sup>[3]</sup> 就  $S = P_n$  研究了问题 I. 本

收稿日期: 2002-11-26

基金项目: 国家自然科学基金 (50208004), 中国博士后科学基金 (2004036448), 湖南省教育厅基金 (04C099)

文将就  $S = SAR^{n \times n}$  讨论问题 I, 并利用广义奇异值分解 (GSVD) 和  $SAR^{n \times n}$  的结构给出  $S_1$  非空的充要条件及元素表达式, 同时证明了若  $S_1$  非空, 则一定存在唯一最小范数解.

## 2 几个引理

当  $n = 2k$  时, 记

$$D = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} I_k & I_k \\ S_k & -S_k \end{pmatrix}, D^T D = I_n. \quad (2)$$

当  $n = 2k + 1$  时, 记

$$D = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} I_k & 0 & I_k \\ 0 & \sqrt{2} & 0 \\ S_k & 0 & -S_k \end{pmatrix}, D^T D = I_n. \quad (3)$$

引理 1<sup>[3]</sup> 不论  $n$  为奇数还是偶数,  $SAR^{n \times n}$  中的元素的一般形式为

$$A = D \begin{pmatrix} 0 & F^T \\ F & 0 \end{pmatrix} D^T, F \in R^{k \times (n-k)}, \quad (4)$$

这里当  $n = 2k$  时,  $D$  取 (2) 式; 当  $n = 2k + 1$  时,  $D$  取 (3) 式.

引理 2  $R^{n \times n} = SR^{n \times n} \oplus ASR^{n \times n}$ .

引理 3 给定  $B, C^T \in R^{m \times n}$ ,  $\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_m)$ ,  $H = \text{diag}(h_1, \dots, h_n)$ ,  $\lambda_i > 0, i = 1, 2, \dots, m, h_j > 0, j = 1, 2, \dots, n$ . 则 (i) 问题

$$g(X) = \|\Lambda X H - B\|^2 + \|H X^T \Lambda - C\|^2 = \min \quad (5)$$

在  $R^{m \times n}$  中存在唯一解

$$\hat{X} = \Lambda^{-1} \frac{B + C^T}{2} H^{-1}. \quad (6)$$

(ii)  $g(X) = 0$  在  $R^{m \times n}$  中有解的充要条件是  $B = C^T$ , 且唯一解为

$$\hat{X} = \Lambda^{-1} B H^{-1}.$$

证明 (i) 设  $B = (b_{ij}), C = (c_{ij}), X = (x_{ij})_{m \times n}$ , 则

$$g(X) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n [(\lambda_i x_{ij} h_j - b_{ij})^2 + (\lambda_i x_{ij} h_j - c_{ji})^2], \quad (7)$$

易知当且仅当

$$x_{ij} = \frac{b_{ij} + c_{ji}}{2\lambda_i h_j}, 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n \quad (8)$$

时, (7) 式取得最小值. 上式写成矩阵形式即得 (6) 式.

(ii) 注意到  $(\Lambda X H)^T = H X^T \Lambda$ , 易证.  $\square$

引理 4 给定  $C \in R^{s \times s}$ ,  $\Lambda = \text{diag}(\alpha_1, \dots, \alpha_s)$ ,  $H = \text{diag}(\beta_1, \dots, \beta_s)$ ,  $\alpha_i > 0, \beta_i > 0, i = 1, 2, \dots, s$ . 记

$$\Phi = (\varphi_{ij})_{s \times s}, \varphi_{ij} = \begin{cases} 0, & i \neq j \\ \frac{1}{2\alpha_i \beta_i}, & i = j \end{cases}, \Psi = (\psi_{ij})_{s \times s}, \psi_{ij} = \begin{cases} 1, & j - i \geq 1 \\ 0, & j - i \leq 0 \end{cases} \quad (9)$$

$$S_2 = \{X \in R^{s \times s} | \|\Lambda X H + H X^T \Lambda - C\| = \min\}$$

$$S_3 = \{X \in R^{s \times s} | \Lambda X H + H X^T \Lambda = C\}. \quad (10)$$

则 (i)  $S_3$  非空的充要条件是  $C^T = C$ , 且其元素通式可表为

$$X = \Lambda^{-1}[\Psi * C - H(\Psi * Y)^T \Lambda] H^{-1} + \Phi * C + \Psi * Y, \forall Y \in R^{s \times s}; \quad (11)$$

若  $C^T = C$ , 则  $S_3$  中存在唯一的  $\hat{X}$  使  $\|\hat{X}\| = \min$ , 且  $\hat{X}$  可表为

$$\hat{X} = H(F * C)\Lambda, \quad (12)$$

其中

$$F = (f_{ij}), f_{ij} = \frac{1}{\alpha_i^2 \beta_j^2 + \alpha_j^2 \beta_i^2}, i, j = 1, 2, \dots, s. \quad (13)$$

(ii)  $S_2$  中元素通式可表为

$$X = \Lambda^{-1}[\Psi^T * \frac{C + C^T}{2} - H(\Psi * Y)^T \Lambda] H^{-1} + \Phi * \frac{C + C^T}{2} + \Psi * Y, \forall Y \in R^{s \times s}. \quad (14)$$

证明 (i) 因对任意  $X \in R^{s \times s}$ , 有  $(\Lambda X H + H X^T \Lambda)^T = \Lambda X H + H X^T \Lambda$ , 所以若  $S_3$  非空, 则易知  $C^T = C$ .

反之若  $C^T = C$ , 容易验证  $X_0 = \Lambda^{-1}(\Psi^T * C) H^{-1} + \Phi * C \in S_3$ , 即  $S_3$  非空.

设  $C = (c_{ij}), X = (x_{ij}) \in R^{s \times s}$ , 将  $\Lambda X H + H X^T \Lambda = C$  展开

$$\alpha_i x_{ij} \beta_j + \beta_i x_{ji} \alpha_j = c_{ij} (i, j = 1, 2, \dots, s)$$

得当  $i = j$  时,

$$x_{ii} = \frac{c_{ii}}{2\alpha_i \beta_i} (i = 1, 2, \dots, s);$$

当  $i \neq j$  时,

$$x_{ij} = \frac{c_{ij} - \beta_i x_{ji} \alpha_j}{\alpha_i \beta_j}.$$

注意到  $c_{ij} = c_{ji} (i, j = 1, 2, \dots, s)$  和 (9) 式, 易得 (11) 式.

若  $S_3$  非空, 任取  $X = (x_{ij}) \in S_3$ , 则

$$\begin{aligned} \|X\|^2 &= \sum_{i=1}^n x_{ii}^2 + \sum_{i \neq j} (x_{ij}^2 + x_{ji}^2) \\ &= \sum_{i=1}^n x_{ii}^2 + \sum_{i \neq j} \left\{ \left( \frac{c_{ij} - \beta_i x_{ji} \alpha_j}{\alpha_i \beta_j} \right)^2 + x_{ji}^2 \right\} \end{aligned}$$

易知当且仅当

$$x_{ji} = \frac{\alpha_i \beta_j c_{ij}}{\alpha_i^2 \beta_j^2 + \alpha_j^2 \beta_i^2}$$

时,  $\|X\| = \min$ , 注意到  $C^T = C$ , 易得 (12) 式.

(ii) 因  $(\Lambda XH + HX^T\Lambda)^T = \Lambda XH + HX^T\Lambda$ , 由引理 2 知

$$\|\Lambda XH + HX^T\Lambda - C\|^2 = \left\| \Lambda XH + HX^T\Lambda - \frac{C + C^T}{2} \right\|^2 + \left\| \frac{C - C^T}{2} \right\|^2$$

所以  $\|\Lambda XH + HX^T\Lambda - C\| = \min$  等价于  $\|\Lambda XH + HX^T\Lambda - \frac{C+C^T}{2}\| = \min$ . 因  $\frac{C+C^T}{2}$  是对称矩阵, 由 (i) 知  $\|\Lambda XH + HX^T\Lambda - \frac{C+C^T}{2}\| = \min = 0$ , 且  $S_2$  中元素通式可表为 (14) 式.

为研究问题 I, 我们首先讨论下述问题

**问题 II.** 给定  $A_1 \in R^{m \times (n-k)}, A_2 \in R^{m \times k}, C \in R^{m \times m}$ . 记

$$S_4 = \left\{ Y \in R^{k \times (n-k)} \mid A_2 Y A_1^T + A_1 Y^T A_2^T = C \right\}. \quad (15)$$

求  $\hat{Y} \in S_4$  使得

$$\|\hat{Y}\| = \min_{Y \in S_4} \|Y\|.$$

设  $[A_1, A_2]$  的广义奇异值分解为

$$A_1 = M \Sigma_{A_1} U^T, \quad A_2 = M \Sigma_{A_2} V^T, \quad (16)$$

其中  $M$  是  $m \times m$  阶非奇异矩阵,

$$U = \begin{pmatrix} U_1 & U_2 & U_3 \\ r & s & n-k-r-s \end{pmatrix} \in OR^{(n-k) \times (n-k)},$$

$$V = \begin{pmatrix} V_1 & V_2 & V_3 \\ k+r-t & s & t-r-s \end{pmatrix} \in OR^{k \times k}, \quad (17)$$

$$\Sigma_{A_1} = \begin{pmatrix} I_{A_1} & & \\ & \Lambda & \\ & \dots & O_{A_1} \\ & 0 & \dots \end{pmatrix} \begin{matrix} r \\ s \\ t-r-s \\ m-t \end{matrix}, \quad (18)$$

$$\Sigma_{A_2} = \begin{pmatrix} O_{A_2} & & \\ & H & \\ & \dots & I_{A_2} \\ & 0 & \dots \end{pmatrix} \begin{matrix} r \\ s \\ t-r-s \\ m-t \end{matrix}, \quad (19)$$

这里,  $t = \text{rank}(A_1, A_2)$ ,  $r = t - \text{rank}(A_2)$ ,  $s = \text{rank}(A_1) + \text{rank}(A_2) - t$ ,  $I_{A_1}$  和  $I_{A_2}$  是单位矩阵,  $O_{A_1}$  和  $O_{A_2}$  是零矩阵,  $\Lambda = \text{diag}(\alpha_1, \dots, \alpha_s)$ ,  $H = \text{diag}(\beta_1, \dots, \beta_s)$ ,  $1 > \alpha_1 \geq \dots \geq \alpha_s > 0$ ,  $0 < \beta_1 \leq \beta_2 \leq \dots \leq \beta_s < 1$ ,  $\alpha_i^2 + \beta_i^2 = 1, i = 1, \dots, s$ .

**引理 5** 设问题 II 中的  $[A_1, A_2]$  的广义奇异值分解如 (16) 式, 记

$$M^{-1}CM^{-T} = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} & C_{13} & C_{14} \\ C_{21} & C_{22} & C_{23} & C_{24} \\ C_{31} & C_{32} & C_{33} & C_{34} \\ C_{41} & C_{42} & C_{43} & C_{44} \end{pmatrix} \begin{matrix} r \\ s \\ t-r-s \\ m-t \end{matrix}. \quad (20)$$

则 (i)  $S_4$  非空的充要条件是

$$C^T = C, C_{11} = 0, C_{33} = 0, C_{14} = 0, C_{24} = 0, C_{34} = 0, C_{44} = 0, \quad (21)$$

且  $S_4$  中元素通式可表为

$$Y = V \begin{pmatrix} Y_{11} & Y_{12} & Y_{13} \\ H^{-1}C_{21} & Y_{22} & Y_{23} \\ C_{31} & C_{32}\Lambda^{-1} & Y_{33} \end{pmatrix} U^T, \quad (22)$$

其中

$$\forall Y_{11} \in R^{(k+r-t) \times r}, Y_{12} \in R^{(k+r-t) \times s}, Y_{13} \in R^{(k+r-t) \times (n-k-r-s)}, \quad (23)$$

$$Y_{23} \in R^{s \times (n-k-r-s)}, Y_{33} \in R^{(t-r-s) \times (n-k-r-s)};$$

$$Y_{22} = \Lambda^{-1}[\Psi^T * C_{22} - H(\Psi * E)^T \Lambda] H^{-1} + \Phi * C_{22} + \Psi * E, \forall E \in R^{s \times s}; \quad (24)$$

$\Phi, \Psi$  如 (9) 式定义.

(ii) 若条件 (21) 式成立, 则  $S_4$  中存在唯一的  $\hat{Y}$  使

$$\|\hat{Y}\| = \min,$$

且  $\hat{Y}$  可表为

$$\hat{Y} = V \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ H^{-1}C_{21} & Y_{22} & 0 \\ C_{31} & C_{32}\Lambda^{-1} & 0 \end{pmatrix} U^T, \quad (25)$$

其中  $\hat{Y}_{22} = \Lambda(F * C)H$ ,  $F$  如 (13) 式.

证明 (i) 若  $S_4$  非空, 显然  $C^T = C$ . 对  $Y \in S_4$ , 利用广义奇异值分解式 (16), 有

$$M\Sigma_{A_2}V^TYU\Sigma_{A_1}^TM^T + M\Sigma_{A_1}U^TY^TV\Sigma_{A_2}^TM^T = C, \quad (26)$$

由于  $M$  非奇异, 上式等价于

$$\Sigma_{A_2}V^TYU\Sigma_{A_1}^T + \Sigma_{A_1}U^TY^TV\Sigma_{A_2}^T = M^{-1}CM^{-T}. \quad (27)$$

记

$$V^TYU = \begin{pmatrix} Y_{11} & Y_{12} & Y_{13} \\ Y_{21} & Y_{22} & Y_{23} \\ Y_{31} & Y_{32} & Y_{33} \end{pmatrix} \begin{matrix} k+r-t \\ s \\ t-r-s \end{matrix} \quad \begin{matrix} r \\ s \\ n-k-r-s \end{matrix}. \quad (28)$$

将 (20) 和 (28) 式代入 (27) 式得

$$\begin{pmatrix} 0 & Y_{21}^TH & Y_{31}^T & 0 \\ HY_{21} & HY_{22}\Lambda + \Lambda Y_{22}^TH & \Lambda Y_{32}^T & 0 \\ Y_{31} & Y_{32}\Lambda & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} & C_{13} & C_{14} \\ C_{21} & C_{22} & C_{23} & C_{24} \\ C_{31} & C_{32} & C_{33} & C_{34} \\ C_{41} & C_{42} & C_{43} & C_{44} \end{pmatrix}, \quad (29)$$

因此 (27) 式等价于

$$HY_{21} = C_{21}, Y_{21}^TH = C_{12}, Y_{31}^T = C_{13}, Y_{31} = C_{31}, Y_{32}\Lambda = C_{32}, \Lambda Y_{32}^T = C_{23}, \quad (30)$$

$$C_{11} = C_{33} = C_{14} = C_{24} = C_{34} = C_{44} = C_{41} = C_{42} = C_{43} = 0, \quad (31)$$

$$HY_{22}\Lambda + \Lambda Y_{22}^TH = C_{22}. \quad (32)$$

从而易知  $S_4$  非空的充要条件是 (21) 式成立, 且由引理 3 和引理 4 知  $S_4$  元素的通式可表为 (22) 式.

(ii) 若 (21) 式成立, 对  $\forall Y \in S_4$ ,  $X$  可表为 (22) 式, 则

$$\begin{aligned} \|Y\|^2 = & \|Y_{11}\|^2 + \|Y_{12}\|^2 + \|Y_{13}\|^2 + \|Y_{23}\|^2 + \|Y_{33}\|^2 + \|Y_{22}\|^2 + \\ & \|C_{31}\|^2 + \|HC_{21}\|^2 + \|C_{32}\Lambda^{-1}\|^2 \end{aligned} \quad (33)$$

因此  $\|Y\| = \min$  等价于

$$Y_{11} = 0, Y_{12} = 0, Y_{13} = 0, Y_{23} = 0, Y_{33} = 0 \quad (34)$$

$$\|Y_{22}\| = \min_{HY_{22}\Lambda + \Lambda Y_{22}^T H = C_{22}}. \quad (35)$$

由引理 4(i) 知, (35) 式的唯一解  $\hat{Y}_{22} = \Lambda(F * C_{22})H$ , 其中  $F$  如 (13) 式, 将其和 (34) 式代入 (22) 式得 (25) 式.  $\square$

### 3 问题 I 的解及其算法

**定理 1** 给定  $A \in R^{m \times n}$ ,  $C \in R^{m \times m}$ ,  $S = SAR^{n \times n}$ . 记

$$AD = (A_1, A_2), A_1 \in R^{m \times (n-k)}, A_2 \in R^{m \times k} \quad (36)$$

其中当  $n = 2k$  时,  $D$  如 (2) 式,

$$A_1 = \frac{1}{\sqrt{2}}A \begin{pmatrix} I_k \\ S_k \end{pmatrix}, A_2 = \frac{1}{\sqrt{2}}A \begin{pmatrix} I_k \\ -S_k \end{pmatrix}; \quad (37)$$

其中当  $n = 2k + 1$  时,  $D$  如 (3) 式,

$$A_1 = \frac{1}{\sqrt{2}}A \begin{pmatrix} I_k \\ 0 \\ S_k \end{pmatrix}, A_2 = \frac{1}{\sqrt{2}}A \begin{pmatrix} I_k \\ 0 \\ -S_k \end{pmatrix}; \quad (38)$$

设  $[A_1, A_2]$  的广义奇异值分解如 (16) 式, 记  $M^{-1}CM^{-T}$  如 (20) 式. 则

(i)  $S_1$  非空的充要条件是 (21) 式成立, 且  $S_1$  中元素的表达式为

$$X = D \begin{pmatrix} 0 & Y^T \\ Y & 0 \end{pmatrix} D^T \quad (39)$$

其中  $Y$  如 (22) 式;

(ii) 当  $S_1$  非空时, 存在唯一的  $\hat{X} \in S_1$  使

$$\|\hat{X}\| = \min_{X \in S_1} \|X\|$$

且  $\hat{X}$  可表为

$$\hat{X} = D \begin{pmatrix} 0 & \hat{Y}^T \\ \hat{Y} & 0 \end{pmatrix} D^T \quad (40)$$

其中  $\hat{Y}$  如 (25) 式.

证明 对  $\forall X \in SAR^{n \times n}$ , 由引理 1 知存在  $Y \in R^{k \times (n-k)}$  使

$$X = D \begin{pmatrix} 0 & Y^T \\ Y & 0 \end{pmatrix} D^T, \quad (41)$$

注意到 (36) 式,

$$AXA^T = A_2YA_1^T + A_1Y^TA_2^T,$$

因此  $S_1$  非空等价于  $S_4$  非空. 再由引理 5 易得本定理结论.  $\square$

下面介绍求问题 I 中范数极小二乘解  $\hat{X}$  的步骤:

- (1) 输入  $A, C$ ;
- (2) 按 (37) 或 (38) 计算  $A_1$  和  $A_2$ ;
- (3) 按 (16) 作  $[A_1, A_2]$  的广义奇异值分解;
- (4) 按 (20) 式对  $M^{-1}CM^{-T}$  作分块;
- (5) 判别 (21) 式是否成立, 是继续, 否转(1); 或打印“无解”, 结束;
- (6) 按 (25) 计算  $\hat{Y}$ ;
- (7) 按 (40) 式计算  $\hat{X}$ , 输出结果.

### 参考文献:

- [1] DAI H, LANCASTER P. *Linear matrix equation from an inverse problem of vibration theory* [J]. *Linear Algebra Appl.*, 1996, **246**: 31-47.
- [2] 廖安平, 白中治. 矩阵方程  $AXA^T = C$  的双对称最小二乘解 [J]. *计算数学*, 2002, **24**(1): 9-20.  
LIAO An-ping, BAI Zhong-zhi. *Least-squares solutions of the matrix equation  $A^T X A = D$  in Bisymmetric matrix set* [J]. *Math. Numer. Sin.*, 2002, **24**(1): 9-20.
- [3] 谢冬秀. 约束矩阵方程及其数值解 [D]. 长沙: 湖南大学数学与计量经济学院, 1999.  
XIE Dong-xiu. *The constrained matrix equation and its numerical methods* [D]. Changsha: College of Mathematics and Econometrics, Hunan Univ., 1999.

## Solutions of Matrix Equation $AXA^T = C$ in Symmetric and Skew-Antisymmetric Matrix Set

ZHOU Fu-zhao<sup>1,2</sup>

- ( 1. College of Math. & Comput. Science, Changsha University of Science & Technology, Hunan 410076, China;  
2. College of Math. & Statistic, Wuhan University, Hubei 430072, China )

**Abstract:** By applying the generalized singular-value decomposition (GSVD) of matrix pairs and the properties of symmetric and skew-antisymmetric, we obtain the sufficient and necessary conditions under which the matrix equation  $AXA^T = C$  is solvable in  $n \times n$  symmetric and skew-antisymmetric matrix set, and prove that if the above equation is solvable, then there exists a unique minimal norm solution, and give the procedure to find this solution, where  $A \in R^{m \times n}$  and  $C \in R^{m \times m}$  are given matrices.

**Key words:** matrix equation; symmetric and skew-antisymmetric matrix; generalized singular-value decomposition; minimal norm solution.