

实对称矩阵的两类逆特征值问题* 1)

孙继广

(中国科学院计算中心)

TWO KINDS OF INVERSE EIGENVALUE PROBLEMS FOR REAL SYMMETRIC MATRICES

Sun Ji-guang

(Computing Center, Academia Sinica)

Abstract

The following two kinds of inverse eigenvalue problems arising from structural design are discussed.

Problem SIELS: Given a real $n \times k$ matrix X_1 ($1 \leq k < n$), a real diagonal matrix $A_1 = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_k)$ and two real $n \times n$ symmetric matrices K^* and M^* in which M^* is positive definite, find a real $n \times n$ symmetric matrix K minimizing $\|K - M^*X_1A_1\|_F$ and $\|K^* - K\|_F$.

Problem SIEP: Given a full rank real $n \times k$ matrix X_1 and a real diagonal matrix $A_1 = \text{diag}(\lambda_1 I^{(k_1)}, \dots, \lambda_l I^{(k_l)})$ with $\lambda_1 < \lambda_2 < \dots < \lambda_l$ and $k_1 + \dots + k_l < n$, find two real symmetric matrices K and M in which M is positive definite such that

$$(i) \quad KX_1 = MX_1A_1,$$

(ii) $\underbrace{\lambda_1, \dots, \lambda_1}_{k_1}, \dots, \underbrace{\lambda_l, \dots, \lambda_l}_{k_l}$ are the k smallest eigenvalues of the generalized eigenvalue problem $Kx = \lambda Mx$, and the other eigenvalues of $Kx = \lambda Mx$ are located in $[\lambda_l + \delta, +\infty)$, where δ is a given positive number.

The expressions of solutions to Problem SIELS and Problem SIEP are given, the numerical methods are described and numerical experiments are included.

§ 1. 两类逆特征值问题

先说明一些记号。 $R^{m \times n}$ 是所有 $m \times n$ 实矩阵的全体, $R^n = R^{n \times 1}$, $R = R^1$; $SR^{m \times n}$ 是

* 1986年10月8日收到。

1) 中国科学院科学基金资助的课题。

所有 $n \times n$ 实对称矩阵的全体; $OR^{n \times n}$ 是所有 $n \times n$ 实正交矩阵的全体; $I^{(n)}$ 是 n 阶单位矩阵; A^T 是矩阵 A 的转置; $A > 0$ 表示 A 是正定的实对称矩阵. $\mathcal{R}(A)$ 是矩阵 A 的列空间; A^\dagger 是矩阵 A 的 Moore-Penrose 广义逆; $P_A = AA^\dagger$ 表示到 $\mathcal{R}(A)$ 的正交投影. $\lambda(A)$ 是 A 的特征值的全体; $\lambda(K, M)$ 是广义特征值问题 $Kx = \lambda Mx$ 的特征值的全体; $\|\cdot\|_F$ 是矩阵的 Frobenius 范数. 此外, 对于 $A = (\alpha_{ij}), B = (\beta_{ij}) \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $A * B$ 表示 A 与 B 的 Hadamard 积, 其定义为 $A * B = (\alpha_{ij}\beta_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$.

在振动设计中, 往往需要修改一个系统的数学模型的物理参数, 这在数学上可以归结为矩阵的逆特征值问题(见[1]). 本文试就其中比较典型的两类, 讨论求解的方法.

问题 SIELS. 已给 $K^*, M^* \in SR^{n \times n}$, $X_1 \in \mathbb{R}^{n \times k}$ 和 $\Lambda_1 = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_l)$, 其中 $M^* > 0$, $\lambda_j \in \mathbb{R}, \forall j, 1 \leq k < n$. 令

$$\mathcal{X} = \{K \in SR^{n \times n}; \|KX_1 - M^*X_1\Lambda_1\|_F = \min\}. \quad (1.1)$$

求 $K_{LS} \in \mathcal{X}$, 使得

$$\|K^* - K_{LS}\|_F = \inf_{K \in \mathcal{X}} \|K^* - K\|_F. \quad (1.2)$$

问题 SIEP. 已给 $X_1 \in \mathbb{R}^{n \times k}$ 和 $\Lambda_1 = \text{diag}(\lambda_1 I^{(k_1)}, \dots, \lambda_l I^{(k_l)})$, 其中 $\text{rank}(X_1) = k$, $\lambda_1 < \lambda_2 < \dots < \lambda_l$, $k_1 + \dots + k_l = k < n$. 求 $K, M \in SR^{n \times n}$, 其中 $M > 0$, 满足下列条件:

$$(i) \quad KX_1 = MX_1\Lambda_1. \quad (1.3)$$

(ii) $\underbrace{\lambda_1, \dots, \lambda_{k_1}}_{k_1}, \dots, \underbrace{\lambda_l, \dots, \lambda_l}_{k_l}$ 是 $\lambda(K, M)$ 中最小的 k 个值, 并且

$$\lambda(K, M) \setminus \lambda(\Lambda_1) \subset [\lambda_l + \delta, +\infty), \quad (1.4)$$

其中 δ 是指定的某一正数.

下面分别讨论这两类问题的解法, 并给出算例.

§ 2. 问题 SIELS 的解法

首先考虑一类矩阵最小二乘问题.

问题 SMLS. 已给 $A^* \in SR^{n \times n}$, $X_1, B \in \mathbb{R}^{n \times k}$, 其中 $1 \leq k < n$. 令

$$\mathcal{L} = \{A \in SR^{n \times n}; \|AX_1 - B\|_F = \min\}. \quad (2.1)$$

求 $A_{LS} \in \mathcal{L}$, 使得

$$\|A^* - A_{LS}\|_F = \inf_{A \in \mathcal{L}} \|A^* - A\|_F. \quad (2.2)$$

参照[3]中的办法, 可证下述结果.

定理 2.1. 设问题 SMLS 中 X_1 的奇异值分解为

$$X_1 = U \begin{pmatrix} \Sigma_1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} V^T, \quad (2.3)$$

其中

$$U = (U_1, U_2) \in OR^{n \times n}, \quad V = (V_1, V_2) \in OR^{k \times k}, \quad \Sigma_1 = \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_r) > 0.$$

令

$$\varphi_{ij} = \frac{1}{\sigma_i^2 + \sigma_j^2}, \quad 1 \leq i, j \leq r, \quad \Phi = (\varphi_{ij}) \in \mathbb{R}^{r \times r}, \quad (2.4)$$

则(2.1)式所定义的集合 \mathcal{L} 可表示为

$$\mathcal{L} = \left\{ U \begin{pmatrix} \Phi * (U_1^T B V_1 \Sigma_1 + \Sigma_1 V_1^T B^T U_1) & \Sigma_1^{-1} V_1^T B^T U_1 \\ U_1^T B V_1 \Sigma_1^{-1} & A_{22} \end{pmatrix} U^T; A_{22} \in \mathbb{SR}^{(n-r) \times (n-r)} \right\}, \quad (2.5)$$

并且在 \mathcal{L} 中存在唯一的元素 A_{LS} 使得(2.2)式成立, A_{LS} 的表达式为

$$A_{LS} = U \begin{pmatrix} \Phi * (U_1^T B V_1 \Sigma_1 + \Sigma_1 V_1^T B^T U_1) & \Sigma_1^{-1} V_1^T B^T U_1 \\ U_1^T B V_1 \Sigma_1^{-1} & U_1^T A^* U_1 \end{pmatrix} U^T. \quad (2.6)$$

在证明定理 2.1 之前,先证一条引理.

引理 2.1. 设 $G \in \mathbb{R}^{r \times r}$, $\Sigma = \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_r) > 0$, 则问题

$$\|\Sigma \Sigma - G\|_F = \min \quad (2.7)$$

在 $\mathbb{SR}^{r \times r}$ 内存在唯一解

$$\hat{S} = \Phi * (G \Sigma + \Sigma G^T), \quad (2.8)$$

其中 Φ 按(2.4)式定义.

证明. 对于 $S = (s_{ij}) \in \mathbb{SR}^{r \times r}$ 和 $G = (g_{ij}) \in \mathbb{R}^{r \times r}$, 展开

$$\begin{aligned} \|\Sigma S - G\|_F^2 &= \sum_{i=1}^r (s_{ii} \sigma_i - g_{ii})^2 \\ &\quad + \sum_{1 \leq i < j \leq r} [(\sigma_i^2 + \sigma_j^2) s_{ij}^2 - 2(\sigma_i g_{ji} + \sigma_j g_{ij}) s_{ij} + (g_{ij}^2 + g_{ji}^2)]. \end{aligned}$$

由此即可得出问题(2.7)的唯一解 $\hat{S} = (\hat{s}_{ij}) \in \mathbb{SR}^{r \times r}$, 其中

$$\hat{s}_{ij} = \frac{g_{ij} \sigma_j + \sigma_i g_{ji}}{\sigma_i^2 + \sigma_j^2}, \quad 1 \leq i, j \leq r.$$

证毕.

定理 2.1 的证明.

1) 由 $X_1(I - P_{X_1^T}) = 0$ 可知

$$\begin{aligned} \|AX_1 - B\|_F^2 &= \|P_{X_1^T} B^T - X_1^T A + (I - P_{X_1^T}) B^T\|_F^2 \\ &= \|P_{X_1^T} B^T - X_1^T A\|_F^2 + \|(I - P_{X_1^T}) B^T\|_F^2; \end{aligned} \quad (2.9)$$

因此,(2.1)式所示集合 \mathcal{L} 可表示为

$$\mathcal{L} = \{A \in \mathbb{SR}^{n \times n}; \|AX_1 - B P_{X_1^T}\|_F = \min\}. \quad (2.10)$$

利用 X_1 的奇异值分解(2.3),有

$$\|AX_1 - B P_{X_1^T}\|_F = \left\| U^T A U \begin{pmatrix} \Sigma_1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} - U^T B V \begin{pmatrix} I^{(r)} & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \right\|_F. \quad (2.11)$$

记

$$U^T A U = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12}^T \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \begin{matrix} r \\ n-r \end{matrix}, \quad U^T B V = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix} \begin{matrix} r \\ r \quad k-r \end{matrix}, \quad (2.12)$$

代入(2.11),得到

$$\|AX_1 - B P_{X_1^T}\|_F^2 = \|A_{11} \Sigma_1 - B_{11}\|_F^2 + \|A_{21} \Sigma_1 - B_{21}\|_F^2. \quad (2.13)$$

所以,对于任一矩阵 $A \in \mathcal{L}$, (2.12) 式中的子矩阵 $A_{11} \in \mathbb{SR}^{r \times r}$ 与 $A_{11} \in \mathbb{R}^{(n-r) \times r}$ 应满足

$$\|A_{11}\Sigma_1 - B_{11}\|_F = \min, \quad \|A_{21}\Sigma_1 - B_{21}\|_F = \min. \quad (2.14)$$

从(2.14)的第二式可解出

$$A_{21} = B_{21}\Sigma_1^{-1}; \quad (2.15)$$

将引理 2.1 应用到(2.14)的第一式, 得到

$$A_{11} = \Phi * (B_{11}\Sigma_1 + \Sigma_1 B_{11}^T). \quad (2.16)$$

把(2.15), (2.16)与(2.12)联系起来, 便证明了(2.5)式.

2) 集合 \mathcal{S} 显然是一凸集, 所以在 \mathcal{S} 内存在唯一的元素 A_{LS} , 使得(2.2)式成立. 利用 \mathcal{S} 的表示式(2.5), 可立即导出 A_{LS} 具有(2.6)式所示的形式. 证毕.

由(2.9)和(2.13)可知, 对于问题 SMLS 中的 A^* , X_1 和 B , 存在 $A \in \mathbb{S}R^{n \times n}$, 使得

$$AX_1 = B \quad (2.17)$$

成立的必要与充分条件是

$$(a) (I - P_{X_1^T})B^T = 0, \quad (b) B_{11}\Sigma_1^{-1} = \Sigma_1^{-1}B_{11}^T. \quad (2.18)$$

条件 (a) 即

$$B = BX_1^+X_1; \quad (2.19)$$

利用(2.12)的第二式和(2.3), 条件 (b) 可以等价地表示成

$$X_1^T B X_1^+ X_1 = X_1^+ X_1 B^T X_1. \quad (2.20)$$

容易看出, (2.19)与(2.20)等价于

$$B = BX_1^+X_1, \quad X_1^T B = B^T X_1, \quad (2.21)$$

并且当 X_1 与 B 满足(2.21)式时, 方程(2.17)的解集

$$\mathcal{S} = \left\{ U \begin{pmatrix} U_1^T B V_1 \Sigma_1^{-1} & \Sigma_1^{-1} V_1^T B^T U_2 \\ U_2^T B V_1 \Sigma_1^{-1} & A_{22} \end{pmatrix} U^T; A_{22} \in \mathbb{S}R^{r \times r} \right\}; \quad (2.22)$$

此外, 在凸集 \mathcal{S} 中, 存在唯一的 \hat{A} , 使得

$$\|A^* - \hat{A}\|_F = \inf_{A \in \mathcal{S}} \|A^* - A\|_F, \quad (2.23)$$

\hat{A} 的表达式为

$$\begin{aligned} \hat{A} &= U \begin{pmatrix} U_1^T B V_1 \Sigma_1^{-1} & \Sigma_1^{-1} V_1^T B^T U_2 \\ U_2^T B V_1 \Sigma_1^{-1} & U_2^T A^* U_2 \end{pmatrix} U^T \\ &= P_{X_1} B X_1^+ + X_1^{+T} B^T (I - P_{X_1}) + (I - P_{X_1}) B X_1^+ + (I - P_{X_1}) A^* (I - P_{X_1}). \end{aligned}$$

利用(2.21), 可以把 \hat{A} 表示成对称的形式:

$$\hat{A} = B X_1^+ + X_1^{+T} B^T - \frac{1}{2} X_1^{+T} (B^T X_1 + X_1^+ B) X_1^+ + (I - P_{X_1}) A^* (I - P_{X_1}). \quad (2.24)$$

综合上述, 便证明了下述结论.

定理 2.2. 对于问题 SMLS 中已给的 A^* , X_1 和 B , 令

$$\mathcal{S} = \{A \in \mathbb{S}R^{n \times n}; AX_1 = B\},$$

则集合 \mathcal{S} 非空的必要与充分条件是 X_1 与 B 满足(2.21)式, 并且当 X_1 与 B 满足(2.21)式时, 利用 X_1 的奇异值分解(2.3), \mathcal{S} 可用(2.22)表示; 此外, 在 \mathcal{S} 中存在唯一的元素 \hat{A} , 使得(2.23)式成立, \hat{A} 的表达式为(2.24).

把定理 2.1 应用到问题 SIELS, 立即得出

定理 2.3. 设问题 SIELS 中 X_1 的奇异值分解如(2.3)式所示, 则在集合 \mathcal{X} 中存在

唯一的元素 K_{LS} , 使得(1.2)式成立, K_{LS} 的表达式为

$$K_{LS} = U \begin{pmatrix} \Phi * (U_1^T M^* X_1 \Lambda_1 V_1 \Sigma_1 + \Sigma_1 V_1^T \Lambda_1 X_1^T M^* U_1) & \Sigma_1^{-1} V_1^T \Lambda_1 X_1^T M^* U_2 \\ U_2^T M^* X_1 \Lambda_1 V_1 \Sigma_1^{-1} & U_2^T K^* U_2 \end{pmatrix} U^T. \quad (2.25)$$

注意到, 当问题 SIELS 中的 $M^* = I^{(n)}$ 时, 有

$$U_1^T M^* X_1 \Lambda_1 V_1 \Sigma_1 + \Sigma_1 V_1^T \Lambda_1 X_1^T M^* U_1 = 2 \Sigma_1 V_1^T \Lambda_1 V_1 \Sigma_1$$

和

$$U_2^T M^* X_1 \Lambda_1 V_1 \Sigma_1^{-1} = 0,$$

所以从定理 2.3 可得下述推论.

推论 2.1. 当问题 SIELS 中的 $M^* = I^{(n)}$ 时, 利用 X_1 的奇异值分解(2.3), 解 K_{LS} 可表示为

$$K_{LS} = U \begin{pmatrix} 2\Phi * \Sigma_1 V_1^T \Lambda_1 V_1 \Sigma_1 & 0 \\ 0 & U_2^T K^* U_2 \end{pmatrix} U^T. \quad (2.26)$$

根据定理 2.3 和推论 2.1, 得出

算法 2.1. 求解问题 SIELS 的步骤如下:

- 1) 对 X_1 进行奇异值分解, 如(2.3)式所示.
- 2) 按照(2.4)式构造矩阵 Φ .
- 3) 利用(2.25)式(当 $M^* = I^{(n)}$ 时利用(2.26)式)计算 K_{LS} .

算例 2.1. $n=5$, $k=2$. 已给

$$K^* = \begin{pmatrix} 10 & 1 & 2 & 3 & 4 \\ 1 & 9 & -1 & 2 & -3 \\ 2 & -1 & 7 & 3 & -5 \\ 3 & 2 & 3 & 12 & -1 \\ 4 & -3 & -5 & -1 & 15 \end{pmatrix} \in \mathbb{S}^{5 \times 5}, \quad M^* = I^{(5)}$$

和

$$X_1 = \begin{pmatrix} 0.39 & 0.65 \\ -0.37 & 0.20 \\ -0.70 & 0.26 \\ 0.12 & -0.66 \\ -0.45 & -0.17 \end{pmatrix}, \quad \Lambda_1 = \text{diag}(2, 7),$$

求问题 SIELS 的解 K_{LS} (这里的 K^* 选自 [4] p.223, K^* 的特征值与特征向量见 [4], 236—237).

作者按照算法 2.1 在 L-340 机上进行了计算. X_1 的奇异值分解为

$$X_1 = U \begin{pmatrix} \Sigma_1 \\ 0 \end{pmatrix} V^T,$$

其中

$$\Sigma_1 = \text{diag}(1.07458, 1.03212).$$

(2.4)式所示的 Φ 为

$$\Phi = \begin{pmatrix} 0.433006 & 0.450452 \\ 0.450452 & 0.469363 \end{pmatrix}.$$

按照(2.26)式算得问题 SIELS 的近似解为

$$K_{LS} = \begin{pmatrix} 10.2128 & 0.918271 & 1.61419 & 3.01665 & 4.11595 \\ 0.91827 & 8.93922 & -0.934167 & 1.94290 & -3.13836 \\ 1.61419 & -0.934167 & 7.42439 & 2.91268 & -4.99994 \\ 3.01665 & 1.94290 & 2.91268 & 12.1482 & -1.12606 \\ 4.11595 & -3.13836 & -4.99994 & -1.12606 & 14.5962 \end{pmatrix}.$$

K_{LS} 的特征值为

$$2.00041, 6.99959, 9.35608, 15.8031, 19.1615;$$

K_{LS} 属于 2.00041 和 6.99959 的特征向量分别为

$$(0.380645, -0.388485, -0.679414, 0.102782, -0.481686)^T$$

和

$$(0.649468, 0.189883, 0.285666, -0.653671, -0.182321)^T.$$

此外,有

$$\|K_{LS}X_1 - X_1A_1\|_F = 0.641391$$

和

$$\|K^* - K_{LS}\|_F = 0.923648.$$

§ 3. 问题 SIEP 的解法

注意到,若 $K^T = K$, $M^T = M > 0$, 则 $A = M^{-1}K$ 是可对角化矩阵;反之,任一可对角化矩阵 A 必可表示成一个正定对称矩阵 M^{-1} 和一个对称矩阵 K 的乘积(此种表示不唯一). 因此,在讨论问题 SIEP 的解法之前,先考虑下述问题.

问题 DIEP. 已给 $X_1 \in \mathbb{R}^{n \times k}$ 和 $A_1 = \text{diag}(\lambda_1 I^{(k_1)}, \dots, \lambda_l I^{(k_l)})$, 其中 $\text{rank}(X_1) = k$, $\lambda_1 < \lambda_2 < \dots < \lambda_l$, $k_1 + \dots + k_l = k < n$. 求可对角化矩阵 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, 满足下列条件:

$$(i) AX_1 = X_1A_1 \quad (3.1)$$

$$(ii) \underbrace{\lambda_1, \dots, \lambda_1}_{k_1}, \dots, \underbrace{\lambda_l, \dots, \lambda_l}_{k_l} \text{ 是 } \lambda(A) \text{ 中最小的 } k \text{ 个值, 并且}$$

$$\lambda(A) \setminus \lambda(A_1) \subset [\lambda_l + \delta, +\infty), \quad (3.2)$$

其中 δ 是指定的某一正数.

关于问题 DIEP 的求解,分析如下.

根据[2]与[3](见[2]引理 1 与引理 2, [3]推论 1.2), 方程(3.1)必有解 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, 并且解的一般形式为

$$A = X_1A_1X_1^T + Z(I - P_{X_1}), \quad Z \in \mathbb{R}^{n \times n}. \quad (3.3)$$

设 X_1 的奇异值分解为

$$X_1 = U \begin{pmatrix} \Sigma_1 \\ 0 \end{pmatrix} V^T, \quad U = \begin{pmatrix} U_1 & U_2 \\ k & n-k \end{pmatrix} \in OR^{n \times n}, \quad V \in OR^{k \times k},$$

$$\Sigma_1 = \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_k) > 0. \quad (3.4)$$

令

$$U^T Z U = \begin{pmatrix} Z_{11} & Z_{12} \\ Z_{21} & Z_{22} \end{pmatrix} \begin{matrix} k \\ n-k \end{matrix}, \quad (3.5)$$

代入(3.3)式可知,方程(3.1)的通解为

$$A = \left[U \begin{pmatrix} \Sigma_1 V^T & 0 \\ 0 & I \end{pmatrix} \right] \begin{pmatrix} A_1 & V \Sigma_1^{-1} Z_{12} \\ 0 & Z_{22} \end{pmatrix} \left[U \begin{pmatrix} \Sigma_1 V^T & 0 \\ 0 & I \end{pmatrix} \right]^{-1}. \quad (3.6)$$

容易看出,为了使 A 为可对角化矩阵,并且满足(3.2), 必须而且只需取(3.6)中的 Z_{12} 为

$$Z_{12} = G \Lambda_2 G^{-1}, \quad (3.7)$$

其中 G 是 $\mathbf{R}^{(n-k) \times (n-k)}$ 中任一满秩矩阵,并且

$$\lambda(\Lambda_2) \subset [\lambda_l + \delta, +\infty). \quad (3.8)$$

综合上述,得到

定理 3.1. 利用 X_1 的奇异值分解(3.4),问题 DIEP 的通解 A 可用(3.6)式表出,其中 Z_{12} 是 $\mathbf{R}^{k \times (n-k)}$ 中任一矩阵, Z_{22} 如(3.7)和(3.8)式所示, G 是 $\mathbf{R}^{(n-k) \times (n-k)}$ 中任一满秩矩阵.

以下考虑问题 SIEP.

设 X_1 的奇异值分解如(3.4)式所示. 将 $U^T M U$ 与 $U^T K U$ 分别表示成

$$U^T M U = F^T F, \quad U^T K U = F^T \Lambda F, \quad (3.9)$$

其中 Λ 如下选取:

$$\Lambda = \text{diag}(\Lambda_1, \Lambda_2), \quad \Lambda_2 = \text{diag}(\lambda_{l+1} I^{(k_{l+1})}, \dots, \lambda_p I^{(k_p)}), \quad \lambda_{l+1}, \dots, \lambda_p \geq \lambda_l + \delta. \quad (3.10)$$

令 $A = M^{-1}K$. 根据定理 3.1, F 应满足

$$F^{-1} \Lambda F = \begin{pmatrix} \Sigma_1 V^T \Lambda_1 V \Sigma_1^{-1} & Z_{12} \\ 0 & Z_{22} \end{pmatrix}, \quad (3.11)$$

其中 Z_{12} 与 Z_{22} 如定理 3.1 中所述. 记

$$F = \begin{pmatrix} F_{11} & F_{12} \\ F_{21} & F_{22} \end{pmatrix} \begin{matrix} k \\ n-k \end{matrix},$$

代入(3.11),则满秩矩阵 F 应满足下列方程:

$$\Lambda_1 F_{11} = F_{11} \Sigma_1 V^T \Lambda_1 V \Sigma_1^{-1}, \quad \Lambda_2 F_{21} = F_{21} \Sigma_1 V^T \Lambda_1 V \Sigma_1^{-1}, \quad (3.12)$$

$$\Lambda_1 F_{12} = F_{11} Z_{12} + F_{12} Z_{22}, \quad \Lambda_2 F_{22} = F_{21} Z_{12} + F_{22} Z_{22}. \quad (3.13)$$

根据 Λ_1 的已知形式和 $\lambda(\Lambda_1) \cap \lambda(\Lambda_2) = \emptyset$, 从(3.12)可解出

$$F_{11} = \text{diag}(L_1, \dots, L_l) V \Sigma_1^{-1}, \quad F_{21} = 0, \quad (3.14)$$

其中 $L_j \in \mathbf{R}^{k_j \times k_j}$ ($j = 1, \dots, l$) 是可以任意选取的满秩矩阵. 将已经任意取定的 $Z_{12} \in \mathbf{R}^{k \times (n-k)}$ 和(3.7)式所示的 Z_{22} 代入(3.13)(这时 G 与 Λ_2 已任意取定, Λ_2 见(3.10)), F_{12} 和

F_{22} 应分别满足方程

$$A_1 F_{12} G - F_{12} G A_2 = F_{11} Z_{12} G \quad (3.15)$$

和

$$A_2 F_{22} G = F_{22} G A_2. \quad (3.16)$$

利用 $\lambda(A_1) \cap \lambda(A_2) = \emptyset$, 从方程(3.15)可唯一解出 F_{12} ; 再由已经取定的 A_2 (见(3.10)), 从(3.16)可解出

$$F_{22} = \text{diag}(L_{l+1}, \dots, L_p) G^{-1}, \quad (3.17)$$

其中 $L_j \in \mathbf{R}^{k_j \times k_j}$ ($j = l+1, \dots, p$) 是可以任意选取的满秩矩阵.

综合上述, 得到

定理 3.2. 利用 X_1 的奇异值分解(3.4), 可得到问题 SIEP 的通解

$$K = U F^T A F U^T, \quad M = U F^T F U^T. \quad (3.18)$$

(3.18)中的 A 如(3.10)式所示, $\lambda_{l+1}, \dots, \lambda_p$ 及 k_{l+1}, \dots, k_p 可任意取定; 矩阵 F 为

$$F = \begin{pmatrix} F_{11} & F_{12} \\ 0 & F_{22} \end{pmatrix} \begin{matrix} k \\ n-k \end{matrix}, \quad (3.19)$$

子矩阵 F_{11} 与 F_{22} 分别如(3.14)与(3.17)式所示, 其中 G 是在 $\mathbf{R}^{(n-k) \times (n-k)}$ 中任意取定的满秩矩阵, L_j 是在 $\mathbf{R}^{k_j \times k_j}$ 中任意取定的满秩矩阵 ($j = 1, \dots, p$), 矩阵 F_{12} 由方程(3.15)解出, 其中 Z_{12} 是事先在 $\mathbf{R}^{k \times (n-k)}$ 中任意取定的矩阵.

根据定理 3.2, 得出

算法 3.1. 求解问题 SIEP 的步骤如下:

- 1) 对 X_1 进行奇异值分解(见(3.4)).
- 2) 任意取定 $Z_{12} \in \mathbf{R}^{k \times (n-k)}$, 满秩矩阵 $G \in \mathbf{R}^{(n-k) \times (n-k)}$ 和不少于 $\lambda_l + \delta$ 的 $p-l$ 个数 $\lambda_{l+1}, \dots, \lambda_p$, 并构造矩阵

$$A_2 = \text{diag}(\lambda_{l+1} I^{(k_{l+1})}, \dots, \lambda_p I^{(k_p)}), \quad k_{l+1} + \dots + k_p = n - k;$$

然后, 任意取定满秩矩阵 $L_j \in \mathbf{R}^{k_j \times k_j}$, $j = 1, \dots, p$.

- 3) 分别按照(3.14)和(3.17)算出 F_{11} 和 F_{22} , 再从方程(3.15)解出 F_{12} .
- 4) 利用(3.19)式所示的 F , 按照(3.18)计算 K 与 M .

算例 3.1. $n = 3, k = 2$. 已给

$$X_1 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 0 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}, \quad A_1 = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad \delta = 1.$$

求问题 SIEP 的一组解 $K, M \in \mathbf{SR}^{3 \times 3}$, 其中 $M > 0$.

按照算法 3.1, 计算如下:

- 1) X_1 有奇异值分解

$$X_1 = U \begin{pmatrix} \Sigma \\ \mathbf{0} \end{pmatrix} V^T,$$

其中

$$U = \left(\begin{array}{cc|c} \frac{\sqrt{3}}{3} & \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{6}}{6} \\ -\frac{\sqrt{3}}{3} & 0 & \frac{\sqrt{6}}{3} \\ \hline -\frac{\sqrt{3}}{3} & \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{6}}{6} \end{array} \right) = (U_1; U_2), \quad V = I^{(2)}, \quad \Sigma_1 = \begin{pmatrix} \sqrt{3} & 0 \\ 0 & \sqrt{2} \end{pmatrix}.$$

2) 取 $Z_{12} = (-4, 0)^T$, $G = 1$, $\Lambda_1 = 3$; 然后, 取 $L_1 = \frac{\sqrt{3}}{3}$, $L_2 = \frac{\sqrt{2}}{2}$, $L_3 = 1$.

3) 按照 (3.14) 与 (3.17) 算出 $F_{11} = I^{(2)}$, $F_{22} = 1$; 再从方程 (3.15) 解出 $F_{12} = (1, 0)^T$.

4) 由 (3.10) 和 (3.19) 式知

$$A = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}, \quad F = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix};$$

代入 (3.18), 可算出

$$K = \begin{pmatrix} \frac{3-2\sqrt{2}}{6} & \frac{6-\sqrt{2}}{6} & \frac{3+2\sqrt{2}}{6} \\ \frac{6-\sqrt{2}}{6} & \frac{3+2\sqrt{2}}{3} & \frac{-6+\sqrt{2}}{6} \\ \frac{3+2\sqrt{2}}{6} & \frac{-6+\sqrt{2}}{6} & \frac{3-2\sqrt{2}}{6} \end{pmatrix},$$

$$M = \begin{pmatrix} \frac{7+2\sqrt{2}}{6} & \frac{2+\sqrt{2}}{6} & \frac{-1+2\sqrt{2}}{6} \\ \frac{2+\sqrt{2}}{6} & \frac{5-2\sqrt{2}}{3} & \frac{-2+\sqrt{2}}{6} \\ \frac{-1+2\sqrt{2}}{6} & \frac{-2+\sqrt{2}}{6} & \frac{7+2\sqrt{2}}{6} \end{pmatrix}.$$

参 考 文 献

- [1] 高福安, 宋增浩, 刘瑞庆, 逆特征值问题的分类、应用及参数敏感性研究, 全国第一次逆特征值问题讨论会论文, 1986年8月, 西安.
- [2] 蒋正新, 陆启韶, 谱约束下的矩阵最佳逼近问题, 计算数学, 8(1986), 47-52.
- [3] 孙继广, 一类反特征值问题的最小二乘解, 计算数学, 9(1987), 206-216.
- [4] J. H. Wilkinson, C. Reinsch, Linear Algebra, Springer-Verlag, New York, Heidelberg, Berlin, 1971.