

实对称矩阵谱的可信计算

王学清, 李 喆*

长春理工大学理学院, 吉林 长春

Email: 2994275108@qq.com, zheli200809@163.com

收稿日期: 2020年10月7日; 录用日期: 2020年10月20日; 发布日期: 2020年10月27日

摘 要

本文主要研究实对称矩阵谱的可信计算。给定实对称矩阵, 首先利用Matlab中的eig命令求其数值谱, 然后利用Kantorovich定理, 设计算法计算数值谱的可信误差界。算法保证在该误差界范围内存在一实对称矩阵, 该实对称矩阵的精确谱为给定实对称矩阵的数值谱。

关键词

对称矩阵, 谱, 可信验证

The Verification of the Spectra of the Real Symmetric Matrix

Xueqing Wang, Zhe Li*

School of Science, Changchun University of Science and Technology, Changchun Jilin

Email: 2994275108@qq.com, zheli200809@163.com

Received: Oct. 7th, 2020; accepted: Oct. 20th, 2020; published: Oct. 27th, 2020

Abstract

This paper mainly investigates the verification of the spectra of the real symmetric matrix. Given a real symmetric matrix, we firstly use eig code in Matlab to obtain its numerical spectra. Then by Kantorovich theorem, we provide an algorithm to compute verified error bound such that there exists a perturbed real symmetric matrix within computed error bound, whose exact spectra is the computed numerical spectra of the given matrix.

*通讯作者。

Keywords

Symmetric Matrix, Spectra, Verification

Copyright © 2020 by author(s) and Hans Publishers Inc.

This work is licensed under the Creative Commons Attribution International License (CC BY 4.0).

<http://creativecommons.org/licenses/by/4.0/>



Open Access

1. 引言

矩阵的谱为矩阵所有特征值的集合, 作为分析矩阵非正规性和特征值摄动的一种有效工具, 在化学、控制理论、激光、水动力稳定性等诸多领域都有着重要的应用[1] [2] [3]。研究表明, 在工程计算和实际应用中有许多问题最终都归结为矩阵特征值的计算问题, 而且不同的应用会导出一些具有特殊代数结构的矩阵, 矩阵代数结构的保留有助于提高特征值计算的精度和效率[4] [5]。因此, 对于具有特殊代数结构的矩阵谱的计算, 在实际问题的解决过程中十分重要。

多年来, 对于具有特殊代数结构的矩阵特征值求解问题的研究始终吸引着国内外的专家学者。Karow 等人[6]研究了保持结构化摄动对线性和非线性结构矩阵特征值问题的影响。Graillat [7] [8]分析了矩阵特征值问题的敏感性, 给出了 Toeplitz、Hankel、对称、Hermitian 和斜 Hermitian 等结构矩阵的结构化条件数的定义, 并证明了其非结构化条件数等于结构化条件数。Adhikari 和 Alam [9]对 Hamiltonian、反对称、Hermitian 等矩阵束的近似特征值的结构化后向误差和结构矩阵束的谱进行分析。基于区间计算, Rump [10]研究了结构矩阵在结构化摄动下其特征值求解的灵敏度, 并证明了 Toeplitz 矩阵、对称矩阵、Hermitian 矩阵等其他类型的结构矩阵, 在依范数摄动下, 结构化条件数等于非结构化条件数。Noschese 和 Reichel [11]提出了一种利用秩-1 或投影秩-1 摄动来计算结构矩阵近似谱的新方法。

Alon 等人[12]研究了对角项和上对角线项为独立实随机变量的随机对称矩阵的最大特征值的集中性。Edwards 和 Jones [13]利用具有相同均值和方差的高斯概率密度函数, 提出了一种直接分析大型对称矩阵谱的方法。给定一个对称矩阵, 其每一项依赖于一个参数, HiriartUrruty 和 Ye [14]研究了所有特征值的一阶灵敏度。Hladik 等人[15]考虑了具有扰动区间项的对称矩阵的特征值问题。Hernandez 等人[16]提出了一种贪婪算法, 利用特征向量的局部化特征来计算大型稀疏对称矩阵的特征对。Reid [17]给出了对称矩阵和广对称矩阵的一些有用的特征值和特征向量的性质。

本文利用 Rump 区间方法和 Kantorovich 定理来计算给定实对称矩阵谱的可信误差界, 使得在计算的误差范围内存在一个摄动的对称矩阵, 其精确谱为给定对称矩阵的数值谱。准确地说, 我们将实对称矩阵谱的验证转化为非线性系统根的验证。我们利用 Rump 区间方法计算非线性系统在 Kantorovich 定理中出现的常量, 然后利用 Kantorovich 定理计算经验证的零向量误差界作为近似解。

2. 预备知识

令 \mathbb{R} 表示实数集合。设 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $A(:, \cdot)$ 表示由矩阵 A 的每一列合并得到的长列向量, $A_{i_1:i_2, \cdot}$ 表示由矩阵 A 的第 i_1 行到第 i_2 行所构成的矩阵, $A_{\cdot, j_1:j_2}$ 表示由矩阵 A 的第 j_1 列到第 j_2 列所构成的矩阵。令 $O_{m,n}$ 表示 $m \times n$ 阶零矩阵, I_n 表示 n 阶单位阵。对于一个 $m \times n$ 的矩阵 A , 令 $\text{null}(A)$ 表示矩阵 A 的零空间。

定义 1 (见[18]): 给定矩阵 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $m \geq n$, 定义矩阵 A 的余秩为 $\text{corank}(A) = n - \text{rank}(A)$ 。对于阈值 $\delta > 0$, 如果矩阵 A 的奇异值 $\sigma_1(A), \dots, \sigma_n(A)$ 满足

$$\sigma_1(A) \geq \dots \geq \sigma_{n-q}(A) > \delta \geq \sigma_{n-q+1}(A) \geq \dots \geq \sigma_n(A),$$

则我们说 A 有数值 δ 余秩 q , 记为 $\text{corank}_\delta(A) = q$.

令 \mathbb{IR} 表示全体实区间集合。分量为区间的向量和矩阵分别被称为区间向量和区间矩阵。对于区间矩阵 $\mathbf{A} \in \mathbb{IR}^{n \times n}$, 若对满足条件 $A \in \mathbf{A}$ 的任意实矩阵 A , A 都是非奇异矩阵, 则称区间矩阵 \mathbf{A} 非奇异。Rump [19] 在 Matlab 中为区间运算开发了 INTLAB 工具箱。对于一个非线性系统, 若系统的 Jacobian 矩阵在某个区域上是 Lipschitz 连续的, 则 Kantorovich [20] 建立了 Kantorovich 定理, 该定理给出了根据某个区域上的初始近似值信息判断牛顿迭代法是否收敛的充分条件。

引理 1 (见[21]): 给定矩阵 $A, R \in \mathbb{R}^{n \times n}$, 如果矩阵 $I - RA$ 的谱半径小于 1, 则 A 是非奇异的。

定理 1 (见[22]): 对于给定的区间矩阵 $\mathbf{A} \in \mathbb{IR}^{n \times n}$ 和区间向量 $\mathbf{b} \in \mathbb{IR}^n$, 若 INTLAB 工具箱中 `verifylss` 函数成功地输出区间向量 $\mathbf{X} \subset \mathbb{IR}^n$, 则 \mathbf{X} 满足条件

$$\Sigma(\mathbf{A}, \mathbf{b}) := \{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : A\mathbf{x} = \mathbf{b}, \forall A \in \mathbf{A}, \mathbf{b} \in \mathbf{b} \} \subseteq \mathbf{X}.$$

定理 2 (见[20]): 设 $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ 并且 $f = (f_1, f_2, \dots, f_n)^T$, 其中 f_1, \dots, f_n 为连续可微函数。令 $f'(\mathbf{x})$ 表示系统 $f(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$ 的雅可比矩阵, $\tilde{\mathbf{x}} \in \mathbb{R}^n$ 为 $f(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$ 的近似解, 且 $f'(\tilde{\mathbf{x}})$ 可逆。设 B 为满足条件

$$\|f'(\tilde{\mathbf{x}})^{-1}\| \leq B$$

的常量, 令 κ 为满足

$$\|f'(u) - f'(v)\| \leq \kappa \|u - v\|, u, v \in \Omega,$$

的 Lipschitz 常量, 其中 Ω 是包含 $\tilde{\mathbf{x}}$ 的一个足够大区域, η 为满足条件

$$\|f'(\tilde{\mathbf{x}})^{-1} f(\tilde{\mathbf{x}})\| \leq \eta$$

的常量。如果对于

$$\rho = \frac{1 - \sqrt{1 - 2h}}{h} \eta \tag{1}$$

有 $h = B\kappa\eta \leq 1/2$, $\bar{U}(\tilde{\mathbf{x}}, \rho) = \{ \mathbf{x} : \|\mathbf{x} - \tilde{\mathbf{x}}\| \leq \rho \} \subset \Omega$, 那么存在解 $\hat{\mathbf{x}} \in \bar{U}(\tilde{\mathbf{x}}, \rho)$, 使得 $f(\hat{\mathbf{x}}) = \mathbf{0}$ 。

注 1: 正如 Rall [23] 指出的, 定理 2 中的区域 Ω 可以取为 $\bar{U}(\tilde{\mathbf{x}}, 2\eta)$ 。如果 κ 是该区域的 Lipschitz 常量, 则 $h \leq 1/2$, 当且仅当 $\bar{U}(\tilde{\mathbf{x}}, \rho) \subset \bar{U}(\tilde{\mathbf{x}}, 2\eta)$ 。

3. 主要结论

对于一个方阵 A , 如果 $A^T = A$, 则称 A 为对称矩阵, 实对称矩阵特征值均为实数。

令 A^{sym} 表示 $n \times n$ 实对称矩阵, E^{sym} 表示相应的摄动矩阵, 即

$$E^{sym} = \begin{pmatrix} \varepsilon_{1,1} & \varepsilon_{1,2} & \varepsilon_{1,3} & \cdots & \varepsilon_{1,n} \\ \varepsilon_{1,2} & \varepsilon_{2,1} & \varepsilon_{2,2} & \cdots & \varepsilon_{2,n-1} \\ \varepsilon_{1,3} & \varepsilon_{2,2} & \varepsilon_{3,1} & \cdots & \varepsilon_{3,n-2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \varepsilon_{1,n} & \varepsilon_{2,n-1} & \varepsilon_{3,n-2} & \cdots & \varepsilon_{n,1} \end{pmatrix} \tag{2}$$

令 $\{\tilde{\lambda}_1, \tilde{\lambda}_2, \dots, \tilde{\lambda}_k\}$ 表示由 Matlab 中的 `eig` 命令计算所得矩阵 A^{sym} 的所有互异特征值的全体。对于 $s = 1, 2, \dots, k$, 对 $A^{sym} - \tilde{\lambda}_s I_n$ 做奇异值分解, 有

$$A^{sym} - \tilde{\lambda}_s I_n = U(\tilde{\lambda}_s) \Sigma(\tilde{\lambda}_s) V(\tilde{\lambda}_s)^T$$

$$= (\mathbf{u}_1(\tilde{\lambda}_s) \mathbf{u}_2(\tilde{\lambda}_s) \cdots \mathbf{u}_n(\tilde{\lambda}_s)) \text{diag}(\sigma_1(\tilde{\lambda}_s), \sigma_2(\tilde{\lambda}_s), \dots, \sigma_n(\tilde{\lambda}_s)) (\mathbf{v}_1(\tilde{\lambda}_s) \mathbf{v}_2(\tilde{\lambda}_s) \cdots \mathbf{v}_n(\tilde{\lambda}_s))^T$$

假设对于 $s = 1, 2, \dots, k$, $\text{corank}_\delta(A^{sym} - \tilde{\lambda}_s I_n) = q_s$, 其中 δ 是一个接近 0 的正实数。

如果 $\hat{\lambda}_1, \hat{\lambda}_2, \dots, \hat{\lambda}_k$ 是矩阵 A^{sym} 的所有精确特征值, 则对于 $s = 1, 2, \dots, k$, 向量组

$$\mathbf{v}_1(\hat{\lambda}_s), \mathbf{v}_2(\hat{\lambda}_s), \dots, \mathbf{v}_{n-q_s}(\hat{\lambda}_s), \mathbf{u}_{n-q_s+1}(\hat{\lambda}_s), \mathbf{u}_{n-q_s+2}(\hat{\lambda}_s), \dots, \mathbf{u}_n(\hat{\lambda}_s)$$

是线性无关的。因此, 我们可以做出如下合理假设。

假设 1: 对于 $s = 1, 2, \dots, k$, 向量组

$$\mathbf{v}_1(\tilde{\lambda}_s), \mathbf{v}_2(\tilde{\lambda}_s), \dots, \mathbf{v}_{n-q_s}(\tilde{\lambda}_s), \mathbf{u}_{n-q_s+1}(\tilde{\lambda}_s), \mathbf{u}_{n-q_s+2}(\tilde{\lambda}_s), \dots, \mathbf{u}_n(\tilde{\lambda}_s)$$

是线性无关的。

对于 $s = 1, 2, \dots, k$, 定义矩阵

$$C(\boldsymbol{\varepsilon}) = \begin{pmatrix} A^{sym} + E^{sym} - \tilde{\lambda}_s I_n & U_{:,n-q_s+1:n}(\tilde{\lambda}_s) \\ U_{:,n-q_s+1:n}(\tilde{\lambda}_s)^T & O_{q_s, q_s} \end{pmatrix}, \tag{3}$$

其中

$$\boldsymbol{\varepsilon}^{sym} = (\boldsymbol{\varepsilon}_{1,1}, \boldsymbol{\varepsilon}_{1,2}, \dots, \boldsymbol{\varepsilon}_{1,n}, \boldsymbol{\varepsilon}_{2,1}, \dots, \boldsymbol{\varepsilon}_{2,n-1}, \dots, \boldsymbol{\varepsilon}_{n-1,1}, \boldsymbol{\varepsilon}_{n-1,2}, \boldsymbol{\varepsilon}_{n,1})^T. \tag{4}$$

引理 2: 对于 $s = 1, 2, \dots, k$, 如果 $\text{corank}_\delta(A^{sym} - \tilde{\lambda}_s I_n) = q_s$, 则矩阵

$$\begin{pmatrix} A^{sym} - \tilde{\lambda}_s I_n & U_{:,n-q_s+1:n}(\tilde{\lambda}_s) \\ U_{:,n-q_s+1:n}(\tilde{\lambda}_s)^T & O_{q_s, q_s} \end{pmatrix} \tag{5}$$

是非奇异的。

证明:

$$\begin{pmatrix} A^{sym} - \tilde{\lambda}_s I_n & U_{:,n-q_s+1:n}(\tilde{\lambda}_s) \\ U_{:,n-q_s+1:n}(\tilde{\lambda}_s)^T & O_{q_s, q_s} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} U(\tilde{\lambda}_s) & O_{q_s, q_s} \\ O_{q_s, n} & I_{q_s} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \Sigma_{1:n-q_s, 1:n-q_s}(\tilde{\lambda}_s) & O_{n-q_s, q_s} & O_{n-q_s, q_s} \\ O_{q_s, n-q_s} & \Sigma_{n-q_s+1:n, n-q_s+1:n}(\tilde{\lambda}_s) & I_{q_s} \\ O_{q_s, n-q_s} & I_{q_s} & O_{q_s, q_s} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} V_{:,1:n-q_s}(\tilde{\lambda}_s)^T & O_{n-q_s, q_s} \\ U_{:,n-q_s+1:n}(\tilde{\lambda}_s) & O_{q_s, q_s} \\ \Sigma_{n-q_s+1:n, n-q_s+1:n}(\tilde{\lambda}_s) & I_{q_s} \end{pmatrix}$$

证毕。 □

定义常量

$$K = \min \left\{ \frac{1}{n\sqrt{n+q_s} \|C(\mathbf{0})^{-1}\|_\infty}, s = 1, 2, \dots, k \right\}. \tag{6}$$

引理 3: 若 $\|\boldsymbol{\varepsilon}\|_\infty < K$, 则 $C(\boldsymbol{\varepsilon}), s = 1, 2, \dots, k$, 非奇异。

证明: 若 $\|\boldsymbol{\varepsilon}\|_\infty < K$, 则对 $s=1,2,\dots,k$,

$$\begin{aligned} \|I_{n+1} - C(\mathbf{0})^{-1} C(\boldsymbol{\varepsilon})\|_2 &\leq \sqrt{n+q_s} \|I_{n+q_s} - C(\mathbf{0})^{-1} C(\boldsymbol{\varepsilon})\|_\infty \\ &\leq \sqrt{n+q_s} \|C(\mathbf{0})^{-1}\|_\infty \|C(\mathbf{0}) - C(\boldsymbol{\varepsilon})\|_\infty \\ &< n\sqrt{n+q_s} \|\boldsymbol{\varepsilon}\|_\infty \|C(\mathbf{0})^{-1}\|_\infty \\ &< 1 \end{aligned} \tag{7}$$

由引理 1 可知, $C(\boldsymbol{\varepsilon}), s=1,2,\dots,k$, 非奇异。证毕。 \square

对于 $s=1,2,\dots,k$, 令 $W_s(\boldsymbol{\varepsilon})$ 和 $F_s(\boldsymbol{\varepsilon})$ 分别是线性系统

$$C(\boldsymbol{\varepsilon}) \begin{pmatrix} W_s(\boldsymbol{\varepsilon}) \\ F_s(\boldsymbol{\varepsilon}) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} O_{n,q_s} \\ I_{q_s} \end{pmatrix} \tag{8}$$

解的前 n 行和后 q_s 行。根据克莱姆法则, 我们有如下引理。

引理 4: 对于 $s=1,2,\dots,k$, 矩阵 $F_s(\boldsymbol{\varepsilon})$ 是对称矩阵。

命题 1: 假设 $\|\tilde{\boldsymbol{\varepsilon}}\|_\infty < K$ 。若对 $s=1,2,\dots,k$, 有 $F_s(\tilde{\boldsymbol{\varepsilon}}) = O_{q_s,q_s}$, 则

$$\text{corank}(A^{\text{sym}} + \tilde{E}^{\text{sym}} - \tilde{\lambda}_s I_n) = q_s.$$

证明: 若 $\|\tilde{\boldsymbol{\varepsilon}}\|_\infty < K$, 则由引理 3 可知 $C(\boldsymbol{\varepsilon}), s=1,2,\dots,k$, 非奇异。令 $s=1,2,\dots,k$, 若 $F_s(\tilde{\boldsymbol{\varepsilon}}) = O_{q_s,q_s}$, 则

$$\begin{aligned} (A^{\text{sym}} + E^{\text{sym}} - \tilde{\lambda}_s I_n) W_s(\tilde{\boldsymbol{\varepsilon}}) &= O_{n,q_s}, \\ U_{:,n-q_s+1:n} (\tilde{\lambda}_s)^\top W_s(\tilde{\boldsymbol{\varepsilon}}) &= I_{q_s} \end{aligned}$$

若 $W_s(\tilde{\boldsymbol{\varepsilon}})$ 的列向量线性相关, 则 $C_s(\tilde{\boldsymbol{\varepsilon})}$ 奇异, 与条件矛盾。因此 $\text{corank}(A^{\text{sym}} + \tilde{E}^{\text{sym}} - \tilde{\lambda}_s I_n) \geq q_s$ 。若 $\text{corank}(A^{\text{sym}} + \tilde{E}^{\text{sym}} - \tilde{\lambda}_s I_n) > q_s$, 则存在非零向量

$$\boldsymbol{\beta}_s \in \text{null}(A^{\text{sym}} + \tilde{E}^{\text{sym}} - \tilde{\lambda}_s I_n),$$

且 $\boldsymbol{\beta}_s$ 与 $W_s(\tilde{\boldsymbol{\varepsilon}})$ 的列向量线性无关。因此存在非零向量 $\boldsymbol{b}_s \in \mathbb{R}^{q_s+1}$ 使得

$$\begin{pmatrix} A^{\text{sym}} + E^{\text{sym}} - \tilde{\lambda}_s I_n \\ U_{:,n-q_s+1:n} (\tilde{\lambda}_s)^\top \end{pmatrix} (W_s(\tilde{\boldsymbol{\varepsilon}}) \ \boldsymbol{\beta}_s) \boldsymbol{b}_s = \mathbf{0},$$

矛盾。故 $\text{corank}(A^{\text{sym}} + \tilde{E}^{\text{sym}} - \tilde{\lambda}_s I_n) = q_s$ 。 \square

引理 5: 非线性系统

$$\mathbf{G}(\boldsymbol{\varepsilon}) = \begin{pmatrix} F_1(\boldsymbol{\varepsilon})_{1,q_s,1} \\ F_1(\boldsymbol{\varepsilon})_{2,q_s,2} \\ \vdots \\ F_1(\boldsymbol{\varepsilon})_{q_s,q_s,q_s} \end{pmatrix} = \mathbf{0} \tag{9}$$

是欠定非线性系统。

证明: 系统(9)包含 $\frac{n(n+1)}{2}$ 个变量, $\sum_{i=1}^s \frac{q_i(q_i+1)}{2}$ 个方程。由于

$$\begin{aligned} \frac{q_1^2 + q_2^2 + \dots + q_s^2 + q_1 + q_2 + \dots + q_s}{2} &\leq \frac{q_1^2 + q_2^2 + \dots + q_s^2 + n}{2} \\ &= \frac{(q_1 + q_2 + \dots + q_s)^2 - 2 \sum_{1 \leq i < j \leq s} q_i q_j + n}{2} \\ &\leq \frac{n^2 + n}{2} - \sum_{1 \leq i < j \leq s} q_i q_j \\ &\leq \frac{n(n+1)}{2} \end{aligned}$$

则引理得证。 □

由引理 3 可知, 存在一个以原点为中心的邻域, 使得对于该邻域内的任意 $\boldsymbol{\varepsilon}$, 对 $s=1, 2, \dots, k$, 矩阵 $C(\boldsymbol{\varepsilon})$ 非奇异。因此在该邻域内, 系统(8)解向量的每一项都充分可微。

对于每一对 $(i, j), 1 \leq i \leq n-1, 1 \leq j \leq n-i+1$, 对系统(8)两端关于 $\varepsilon_{i,j}$ 求偏导得到

$$\begin{pmatrix} A^{sym} + E^{sym} - \tilde{\lambda}_s I_n & U_{:,n-q_s+1:n}(\tilde{\lambda}_s) \\ U_{:,n-q_s+1:n}(\tilde{\lambda}_s)^T & O_{q_s, q_s} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{\partial W_s(\boldsymbol{\varepsilon})}{\partial \varepsilon_{i,j}} \\ \frac{\partial F_s(\boldsymbol{\varepsilon})}{\partial \varepsilon_{i,j}} \end{pmatrix} = t \left(- \begin{pmatrix} O_{j+i-2, q_s} \\ W_s(\boldsymbol{\varepsilon})_{i,:} \\ O_{n+q_s-j-i+1, q_s} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} O_{i-1, q_s} \\ W_s(\boldsymbol{\varepsilon})_{j+i-1,:} \\ O_{n+q_s-i, q_s} \end{pmatrix} \right), \quad (10)$$

其中

$$t = \begin{cases} \frac{1}{2}, j=1 \\ 1, 2 \leq j \leq n-i+1 \end{cases}.$$

对于每一对 $(i_1, j_1), (i_2, j_2), 1 \leq i_1 \leq n, 1 \leq j_1 \leq n-i_1+1, 1 \leq i_2 \leq n, 1 \leq j_2 \leq n-i_2+1$, 对系统(10)两端关于 $\varepsilon_{i_1, j_1}, \varepsilon_{i_2, j_2}$ 求偏导得

$$\begin{aligned} &\begin{pmatrix} A^{sym} + E^{sym} - \tilde{\lambda}_s I_n & U_{:,n-q_s+1:n}(\tilde{\lambda}_s) \\ U_{:,n-q_s+1:n}(\tilde{\lambda}_s)^T & O_{q_s, q_s} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 W_s(\boldsymbol{\varepsilon})}{\partial \varepsilon_{i_1, j_1} \partial \varepsilon_{i_2, j_2}} \\ \frac{\partial^2 F_s(\boldsymbol{\varepsilon})}{\partial \varepsilon_{i_1, j_1} \partial \varepsilon_{i_2, j_2}} \end{pmatrix} \\ &= t_1 \left(- \begin{pmatrix} O_{j_1+i_1-2, q_s} \\ \left(\frac{\partial W_s(\boldsymbol{\varepsilon})}{\partial \varepsilon_{i_2, j_2}} \right)_{i_1,:} \\ O_{n+q_s-j_1-i_1+1, q_s} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} O_{i_1-1, q_s} \\ \left(\frac{\partial W_s(\boldsymbol{\varepsilon})}{\partial \varepsilon_{i_2, j_2}} \right)_{j_1+i_1-1,:} \\ O_{n+q_s-i_1, q_s} \end{pmatrix} \right) + t_2 \left(- \begin{pmatrix} O_{j_2+i_2-2, q_s} \\ \left(\frac{\partial W_s(\boldsymbol{\varepsilon})}{\partial \varepsilon_{i_1, j_1}} \right)_{i_2,:} \\ O_{n+q_s-j_2-i_2+1, q_s} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} O_{i_2-1, q_s} \\ \left(\frac{\partial W_s(\boldsymbol{\varepsilon})}{\partial \varepsilon_{i_1, j_1}} \right)_{j_2+i_2-1,:} \\ O_{n+q_s-i_2, q_s} \end{pmatrix} \right) \end{aligned} \quad (11)$$

其中

$$t_1 = \begin{cases} \frac{1}{2}, j_1 = 1 \\ 1, 2 \leq j_1 \leq n-i_1+1 \end{cases}, \quad t_2 = \begin{cases} \frac{1}{2}, j_2 = 1 \\ 1, 2 \leq j_2 \leq n-i_2+1 \end{cases}.$$

当 $\boldsymbol{\varepsilon} = \mathbf{0}$ 时, 求解(10)和(11), 得到雅可比矩阵 $\mathbf{G}'(\mathbf{0})$ 和海森矩阵 $\mathbf{G}''(\mathbf{0})$ 。

假设 2: 雅可比矩阵 $\mathbf{G}'(\mathbf{0})$ 行满秩。

假设对于指标集 $\mathcal{I} = \{(i_1, j_1), (i_2, j_2), \dots, (i_m, j_m)\}$, 矩阵

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial \mathbf{G}(\mathbf{0})}{\partial \varepsilon_{i_1, j_1}} & \frac{\partial \mathbf{G}(\mathbf{0})}{\partial \varepsilon_{i_2, j_2}} & \dots & \frac{\partial \mathbf{G}(\mathbf{0})}{\partial \varepsilon_{i_m, j_m}} \end{pmatrix} \quad (12)$$

非奇异。由

$$\tilde{\mathbf{G}}(\varepsilon_{i_1, j_1}, \varepsilon_{i_2, j_2}, \dots, \varepsilon_{i_m, j_m}) = \mathbf{G}(\boldsymbol{\varepsilon}) \Big|_{\varepsilon_{i, j} = 0 \text{ for } (i, j) \notin \mathcal{I}} \quad (13)$$

定义非线性系统

$$\tilde{\mathbf{G}}(\varepsilon_{i_1, j_1}, \varepsilon_{i_2, j_2}, \dots, \varepsilon_{i_m, j_m}) = \mathbf{0}. \quad (14)$$

注 2: 利用定理 2, 我们计算了当零向量为非线性系统(14)的解时的验证误差界。

对于系统(14), 定义定理 2 中的常量 B, η ,

$$B = \|\tilde{\mathbf{G}}'(\mathbf{0})^{-1}\|_{\infty}, \eta = \|\tilde{\mathbf{G}}'(\mathbf{0})^{-1} \tilde{\mathbf{G}}(\mathbf{0})\|_{\infty}. \quad (15)$$

定义 m 维区间向量 $\Omega = (\Omega_{i_1, j_1}, \Omega_{i_2, j_2}, \dots, \Omega_{i_m, j_m})^T$, 其每一项均为区间 $[-2\eta, 2\eta]$ 。定义同类型的区间摄动矩阵 $\tilde{\Omega}$, 其满足当 $(i, j) \in \mathcal{I}$ 时, $\tilde{\Omega}_{i, j} = \Omega_{i, j}$, 当 $(i, j) \notin \mathcal{I}$ 时, $\tilde{\Omega}_{i, j} = 0$ 。

利用 `veriflyss` 函数, 求解当 $\mathbf{E} = \tilde{\Omega}$ 时相应的区间线性系统(8) (10) (11), 可得满足下式

$$\mathbf{H}_{s, t} \supset \frac{\partial^{(2)} \mathbf{G}(\Omega)}{\partial \varepsilon_{i_s, j_s} \partial \varepsilon_{i_t, j_t}}, 1 \leq s \leq t \leq m, \quad (16)$$

的区间向量集合 $\{\mathbf{H}_{s, t} : 1 \leq s \leq t \leq m\}$ 。定义 Lipschitz 常量

$$\kappa = \max_{1 \leq s \leq t \leq m} \max \{\|H\|_{\infty} : \forall H \in \mathbf{H}_{s, t}\}. \quad (17)$$

4. 主要算法

算法 1

输入 A^{sym} : $n \times n$ 对称矩阵;

δ : 数值秩的容差。

输出 $\{\tilde{\lambda}_s \in \mathbb{R} : s = 1, 2, \dots, k\}$, $\{q_s \in \mathbb{R} : s = 1, 2, \dots, k\}$, $\rho \in \mathbb{R}$ 和指标集 \mathcal{I} 。

步骤 1 利用 Matlab 中 `eig` 命令计算 A^{sym} 所有互异特征值 $\{\tilde{\lambda}_s \in \mathbb{R} : s = 1, 2, \dots, k\}$ 。

步骤 2 对 $s = 1, 2, \dots, k$, 计算 $A^{\text{sym}} - \tilde{\lambda}_s I_n$ 的奇异值分解。

步骤 3 求解(10)得到雅可比矩阵 $G'(\mathbf{0})$ 。

步骤 4 若 $G'(\mathbf{0})$ 行满秩, 选择指标集 \mathcal{I} 使得 $\tilde{\mathbf{G}}'(\mathbf{0})$ 非奇异。

步骤 5 利用(15)计算常量 B, η 。

步骤 6 利用(17)计算常量 κ 。

步骤 7 若 $h = B\eta\kappa \leq 1/2$, 则利用(1)式计算 ρ 。

步骤 8 若 $\rho < K$, 返回 $\{\tilde{\lambda}_s : s = 1, 2, \dots, k\}$, $\{q_s : s = 1, 2, \dots, k\}$, ρ 和 \mathcal{I} 。

定理 3: 如果算法 1 成功, 则存在同类型的摄动矩阵 \tilde{E}^{sym} , 其满足条件

$$\begin{aligned} |\tilde{\varepsilon}_{i, j}| &\leq \rho, (i, j) \in \mathcal{I}; \\ \tilde{\varepsilon}_{i, j} &= 0, (i, j) \notin \mathcal{I} \end{aligned} \quad (18)$$

$\{\tilde{\lambda}_s, s = 1, 2, \dots, k\}$ 是矩阵 $A^{\text{sym}} + \tilde{E}^{\text{sym}}$ 的精确谱。此外, 对于 $s = 1, 2, \dots, k$, q_s 是特征值 $\tilde{\lambda}_s$ 的几何重数。

证明 若算法 1 成功, 则由定理 2 可知, 对于满足条件(18)的同类型摄动矩阵 \tilde{E}^{sym} , 有

$\tilde{\mathbf{G}}(\varepsilon_{i_1, j_1}, \varepsilon_{i_2, j_2}, \dots, \varepsilon_{i_m, j_m}) = \mathbf{0}$ 。因此, 存在一个满足条件(18)的区间矩阵 \tilde{E}^{sym} , 使得 $\mathbf{G}(\tilde{\boldsymbol{\varepsilon}}) = \mathbf{0}$ 。最后, 由命题 1 可知, 对于 $s=1, 2, \dots, k$, $corank(A^{sym} + \tilde{E}^{sym} - \tilde{\lambda}_s I_n) = q_s$ 。□

5. 应用实例

在本节中, 演示了 Verifylss 算法的性能。在 Windows 7 下, 使用 Matlab R2012a 和 INTLAB V5 进行了以下实验。

例 1 给定对称矩阵

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 0 & 1 \end{bmatrix},$$

由算法 1 得到 $q_1 = q_4 = 1, q_2 = 2, q_3 = 3$, $\{\tilde{\lambda}_1 = -1, \tilde{\lambda}_2 = 0, \tilde{\lambda}_3 = 2, \tilde{\lambda}_4 = 3\}$, $\rho = 0$ 。

例 2 对于对称矩阵

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix},$$

应用算法 1 得到

$$q_1 = q_6 = 2, q_2 = q_3 = q_4 = q_5 = 1,$$

$$\{\tilde{\lambda}_1 = -1.0000, \tilde{\lambda}_2 = -0.6180, \tilde{\lambda}_3 = 0.3820, \tilde{\lambda}_4 = 1.6180, \tilde{\lambda}_5 = 2.6180, \tilde{\lambda}_6 = 3.0000\}, \rho = 5.5359e-16。$$

例 3 给定一个对称矩阵

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix},$$

应用算法 1 得到 $q_2 = q_4 = 3, q_1 = q_3 = q_5 = 1$, $\{\tilde{\lambda}_1 = -0.7321, \tilde{\lambda}_2 = 0, \tilde{\lambda}_3 = 1.0000, \tilde{\lambda}_4 = 2.0000, \tilde{\lambda}_5 = 2.7321\}$, $\rho = 5.1876e-16$ 。

Table 1. The calculation results of ρ in Example 4**表 1.** 例 4 中 ρ 的计算结果

n	4	5	6	7	8	9	10	20
ρ	1.0257e-15	3.1887e-14	5.7511e-15	4.4464e-15	1.3765e-15	1.9717e-14	2.1013e-15	1.2099e-14

例 4 设 $n \times n$ 的对称矩阵 A , 其元素为服从区间 $[0, 1]$ 的均匀分布。表 1 给出了对于不同 n 的取值, 算法 1 计算出的可信半径 ρ 。

基金项目

吉林省自然科学基金(批准号: 20180101345JC)。

参考文献

- [1] Trefethen, L.N. and Embree, M. (2005) Spectra and Pseudospectra: The Behavior of Non-Normal Matrices and Operators. Princeton University Press, Princeton. <https://doi.org/10.1515/9780691213101>
- [2] 吕丽莎, 赵卫红, 苗辉. 三维荧光结合平行因子分析在东海溶解有机物研究中的应用[J]. 光谱学与光谱分析, 2013, 33(3): 653-658.
- [3] Kannan, R. and Vempala, S. (2009) Spectral Algorithms. *Foundations and Trends® in Theoretical Computer Science*, 4, 157-288. <https://doi.org/10.1561/0400000025>
- [4] Kressner, D. (2005) Numerical Methods for General and Structured Eigenvalue Problems. Springer, Berlin Heidelberg.
- [5] Wilkinson, J.H. (2001) Algebraic Eigenvalue Problem. Science Press, Beijing.
- [6] Karow, M., Kressner, D. and Tisseur, F. (2006) Structured Eigenvalue Condition Numbers. *SIAM Journal on Matrix Analysis and Applications*, 28, 1052-1068. <https://doi.org/10.1137/050628519>
- [7] Graillat, S. (2006) A Note on Structured Pseudospectra. *Journal of Computational and Applied Mathematics*, 191, 68-76. <https://doi.org/10.1016/j.cam.2005.04.027>
- [8] Graillat, S. (2005) Structured Condition Number and Backward Error for Eigenvalue Problems. Technical Report.
- [9] Adhikari, B. and Alam, R. (2009) Structured Backward Errors and Pseudospectra of Structured Matrix Pencils. *SIAM Journal on Matrix Analysis and Applications*, 31, 331-359. <https://doi.org/10.1137/070696866>
- [10] Rump, S.M. (2006) Eigenvalues, Pseudospectrum and Structured Perturbations. *Linear Algebra and Its Applications*, 413, 567-593. <https://doi.org/10.1016/j.laa.2005.06.009>
- [11] Noschese, S. and Reichel, L. (2017) Computing Unstructured and Structured Polynomial Pseudospectrum Approximations. *Computational and Applied Mathematics*, 350, 57-68. <https://doi.org/10.1016/j.cam.2018.09.033>
- [12] Alon, N., Krivelevich, M. and Van, H.V. (2002) On the Concentration of Eigenvalues of Random Symmetric Matrices. *Israel Journal of Mathematics*, 131, 259-267. <https://doi.org/10.1007/BF02785860>
- [13] Edwards, S.F. and Jones, R.C. (1976) The Eigenvalue Spectrum of a Large Symmetric Random Matrix. *Journal of Physics A: Mathematical and General*, 9, 1595-1603. <https://doi.org/10.1088/0305-4470/9/10/011>
- [14] Hiriart-Urruty, J.B. and Ye, D. (1995) Sensitivity Analysis of All Eigenvalues of a Symmetric Matrix. *Numerische Mathematik*, 70, 45-72. <https://doi.org/10.1007/s002110050109>
- [15] Hladik, M., Daney, D. and Tsigaridas, E. (2011) Characterizing and Approximating Eigenvalue Sets of Symmetric Interval Matrices. *Computers & Mathematics with Applications*, 62, 3152-3163. <https://doi.org/10.1016/j.camwa.2011.08.028>
- [16] Hernandez, T.M., Beeumen, R.V., Caprio, M.A. and Yang, C. (2019) A Greedy Algorithm for Computing Eigenvalues of a Symmetric Matrix. *Journal of Computational Physics*. <https://doi.org/10.1002/nla.2341>
- [17] Reid, R.M. (1997) Some Eigenvalue Properties of Persymmetric Matrices. *SIAM Review*, 39, 313-316. <https://doi.org/10.1137/S0036144595294801>
- [18] Golub, G.H. and Charles, F. (1996) Matrix Computations. Johns Hopkins University Press, Baltimore.
- [19] Rump, S.M. (1999) INTLAB-Interval Laboratory. In: Csendes, T., Ed., *Developments in Reliable Computing*, Kluwer Academic Publishers, Dordrecht, 77-104. https://doi.org/10.1007/978-94-017-1247-7_7
- [20] Kantorovich, L.V. (1948) Functional Analysis and Applied Mathematics. *Uspekhi Matematicheskikh Nauk*, 3, 89-185.

Translated by Benster, C.D. (1952) National Bureau of Standards Rept., Washington DC, 1509.

- [21] Rump, S.M. (2010) Verification Methods: Rigorous Results Using Floating-Point Arithmetic. *Acta Numerica*, **19**, 287-449. <https://doi.org/10.1145/1837934.1837937>
- [22] Rump, S.M. (1983) Solving Algebraic Problems with High Accuracy. In: Kulisch, U.W. and Miranker, W.L., Eds., *A New Approach to Scientific Computation*, Academic Press, San Diego, 51-120. <https://doi.org/10.1016/B978-0-12-428660-3.50010-0>
- [23] Rall, L.B. (1980) A Comparison of the Existence Theorems of Kantorovich and Moore. *SIAM Journal on Numerical Analysis*, **17**, 148-161. <https://doi.org/10.1137/0717015>