

随机矩阵非 1 特征值的定位

刘 琼, 李耀堂*

(云南大学 数学与统计学院, 云南 昆明 650091)

摘要:利用 Dashnic-Zusmanovich 矩阵的非奇异性给出随机矩阵非奇异的 2 个新的充分条件, 得到了随机矩阵的 2 个新的非 1 特征值包含集. 数值实例表明, 在某些情况下所得结果改进了几个已有结果.

关键词:随机矩阵; Dashnic-Zusmanovich 矩阵; 非奇异; 特征值定位.

中图分类号:O151. 21 **文献标识码:**A **文章编号:**1674-5639(2015)03-0047-05

DOI:10.14091/j.cnki.kmxyxb.2015.03.011

Localization of Eigen Values for NOT 1 Stochastic Matrices

LIU Qiong, LI Yao-tang*

(College of Mathematics and Statistics, Yunnan University, Yunnan Kunming 650091, China)

Abstract: Two new sufficient conditions of nonsingular stochastic matrices are given by using the nonsingularity of Dashnic-Zusmanovich matrices to obtain two new localization sets of NOT 1 eigen values of stochastic matrices. Numerical examples show that the results improve the existing results in some cases.

Key words: stochastic matrix; Dashnic-Zusmanovich matrix; singular; eigen values orientation.

矩阵特征值定位问题(即用尽可能少的计算得到给定矩阵 A 的特征值的尽可能精确的包含区域)是矩阵理论及其应用研究的重要课题之一, 在许多领域有着广泛的应用背景^[1-5]. 随机矩阵作为特殊的非负矩阵具有重要的应用价值, 其特征值估计问题在计算机辅助几何设计^[6]、有限 Markov 过程^[7]等领域都发挥着重要作用, 也经常出现在数理经济学与运筹学的各种模型里.

如果非负矩阵 $A = [a_{ij}] \in R^{n \times n}$ 的所有行和都为 1, 即

$$\sum_{j=1}^n a_{ij} = 1, (1 \leq i \leq n),$$

则称 A 为随机矩阵, 记矩阵 A 的谱为 $\delta(A)$. 设 $A = [a_{ij}] \in R^{n \times n}$ 为随机矩阵, 则 $Ae = 1 \cdot e$, 故 1 是任何随机矩阵的特征值, 且由著名的 Gershgorin 特征值定理知, 1 是随机矩阵 A 的模最大特征值. 因此, 随机矩阵的特征值定位问题就是非 1 特征值的定位问题^[8]. 文献[4]利用 Gershgorin 定理估计随机矩阵的特征值, 最终得到了精确的 Gershgorin 圆盘集. 文献[9]通过改进著名的 Brauer 卵形定理, 给出了随机矩阵更精确的特征值包含集.

本文利用 Dashnic-Zusmanovich 矩阵的非奇异性, 研究随机矩阵非奇异的条件, 然后利用其讨论随机矩阵非 1 特征值的包含区域, 得到了一些新结果, 改进了几个现有结论.

1 预备知识

为下文的叙述和证明方便, 首先给出一些定义、引理和定理.

收稿日期: 2015-03-12

基金项目: 国家自然科学基金资助项目(11361074).

作者简介: 刘琼(1991—), 女, 陕西西安人, 硕士生, 主要从事矩阵理论及其应用研究.

* 通讯作者: 李耀堂(1958—), 男, 陕西宜川人, 教授, 博士生导师, 主要从事数值代数及其应用研究, E-mail: liyaotang@ynu.edu.cn.

定义 1^[1] 设 $A = [a_{ij}] \in C^{n \times n} (n \geq 2)$, 若存在 $i \in N$ 使得对任意 $j \in N, j \neq i$,

$$|a_{ii}|(|a_{jj}| - r_j(A) + |a_{ji}|) > r_i(A) \cdot |a_{ji}|,$$

则称 A 为 Dashnic-Zusmanovich 矩阵, 其中 $r_i(A) = \sum_{j \in N \setminus \{i\}} |a_{ij}|, N = \{1, 2, \dots, n\}$.

定义 2 设 $A = [a_{ij}] \in C^{n \times n} (n \geq 2)$, 若 A 无 0 特征值, 则称 A 为非奇异的.

定理 1^[1] 如果 $A = [a_{ij}] \in C^{n \times n} (n \geq 2)$ 为 Dashnic-Zusmanovich 矩阵, 则 A 是非奇异的.

定理 2^[1] 设 $A = [a_{ij}] \in C^{n \times n}, n \geq 2$, 则

$$\delta(A) \subseteq D(A) = \bigcup_{j \in N, j \neq i} D_{ij}(A),$$

其中

$$D_{ij} = \{z \in C : |a_{ii} - z|(|a_{jj} - z| - r_j(A) + |a_{ji}|) \leq r_i(A) \cdot |a_{ji}|\}.$$

引理 1^[9] 设 $A = [a_{ij}] \in R^{n \times n}$ 为随机矩阵, $D = \text{diag}\{d_1, d_1, \dots, d_n\} \in R^{n \times n}$ 为任意对角矩阵. 如果 $\mu \in \sigma(A) \setminus \{1\}$, 则 μ 是矩阵 $B = A - \text{diag}\{d_1, d_2, \dots, d_n\}ee^T$ 的特征值. 因此, 如果 B 是非奇异的, 则 A 是非奇异的.

2 随机矩阵非奇异的充分条件

本节我们给出随机矩阵非奇异的 2 个充分条件.

定理 3 设 $A = [a_{ij}] \in R^{n \times n}$ 为随机矩阵, 若存在 $i \in N$ 使得对任意 $j \in N, j \neq i$,

$$|a_{ii} - M_i|(|a_{jj} - M_j| - M(r_j(A)) + M(|a_{ji}|)) > M(r_i(A)) \cdot M(|a_{ji}|), \quad (1)$$

则 A 是非奇异的, 其中

$$M_j = \min_{j \neq k} a_{jk}, M(r_i(A)) = \sum_{j \in N \setminus \{i\}} |a_{ij}| - (n-1)M_i, M(|a_{ji}|) = |a_{ji}| - M_j.$$

证明 令

$$\text{diag}\{d_1, d_2, \dots, d_n\} = \text{diag}\{M_1, M_2, \dots, M_n\},$$

$$B \triangleq [b_{ij}] = A - \text{diag}\{d_1, d_2, \dots, d_n\}ee^T.$$

则

$$b_{ii} = a_{ii} - M_i, b_{ij} = a_{ij} - M_i.$$

因此

$$r_i(B) = \sum_{j \in N \setminus \{i\}} |a_{ij}| - (n-1)M_i = M(r_i(A)), |b_{ji}| = |a_{ji}| - M_j = M(|a_{ji}|).$$

由(1)式得

$$\begin{aligned} |b_{ii}|(|b_{jj}| - r_j(B) + |b_{ji}|) &= |a_{ii} - M_i|(|a_{jj} - M_j| - M(r_j(A)) + M(|a_{ji}|)) \\ &> M(r_i(A)) \cdot M(|a_{ji}|) = r_i(B) \cdot |b_{ji}|. \end{aligned}$$

故 B 为 Dashnic-Zusmanovich 矩阵, 由定理 1 知 B 是非奇异. 再由引理 1 知, A 是非奇异的.

定理 4 设 $A = [a_{ij}] \in R^{n \times n}$ 为随机矩阵, 若存在 $i \in N$ 使得对任意 $j \in N, j \neq i$,

$$|L_i - a_{ii}|(|L_j - a_{jj}| + L(r_j(A)) - L(|a_{ji}|)) > L(r_i(A)) \cdot L(|a_{ji}|), \quad (2)$$

则 A 是非奇异的, 其中

$$L_j = \max_{j \neq k} a_{jk}, L(r_i(A)) = (n-1)L_i - \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}|, L(|a_{ji}|) = L_j - |a_{ji}|.$$

证明 令 $\text{diag}\{d_1, d_2, \dots, d_n\} = \text{diag}\{L_1, L_2, \dots, L_n\}, B \triangleq [b_{ij}] = \text{diag}\{d_1, d_2, \dots, d_n\}ee^T - A$.

则

$$b_{ii} = L_i - a_{ii}, b_{ij} = L_i - a_{ij}.$$

因此

$$r_i(B) = (n-1)L_i - \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| = L(r_i(A)), |b_{ji}| = L_j - |a_{ji}| = L(|a_{ji}|).$$

由(2)式得

$$\begin{aligned} |b_{ii}|(|b_{jj}| - r_j(B) + |b_{ji}|) &= |L_i - a_{ii}|(|L_j - a_{jj}| - L(r_j(A)) + L(|a_{ji}|)) \\ &> L(r_i(A)) \cdot L(|a_{ji}|) = r_i(B) \cdot |b_{ji}|. \end{aligned}$$

故 B 为 Dashnic-Zusmanovich 矩阵, 由定理 1 知 B 是非奇异. 再由引理 1 知, A 是非奇异的.

3 随机矩阵非 1 特征值的包含定理

下面我们给出随机矩阵非 1 特征值的 2 个新的包含定理.

定理 5 设 $A = [a_{ij}] \in R^{n \times n}$ 为随机矩阵, $\lambda \in \sigma(A) \setminus \{1\}$, 则

$$\lambda \in D^{stoM}(A) = \bigcup_{j \in N, j \neq i} D_{i,j}^{stoM}(A),$$

其中 $D_{i,j}^{stoM}(A) = \{z: |a_{ii} - z - M_i| (|a_{jj} - z - M_j| - M(r_j(A)) + M(|a_{ji}|)) \leq M(r_i(A)) \cdot M(|a_{ji}|)\}$.

证明 令

$$B \triangleq [b_{ij}] = A - \text{diag}\{d_1, d_2, \dots, d_n\} ee^T,$$

其中

$$\text{diag}\{d_1, d_2, \dots, d_n\} = \text{diag}\{M_1, M_2, \dots, M_n\}.$$

由引理 1 知, 对任意的 $\lambda \in \sigma(A) \setminus \{1\}$, 有 $\lambda \in \sigma(B)$. 再由定理 2 知,

$$\lambda \in \bigcup_{j \in N, j \neq i} \{z: |b_{ii} - z| (|b_{jj} - z| - r_j(B) + |b_{ji}|) \leq r_i(B) \cdot |b_{ji}|\}.$$

又因

$$b_{ii} = a_{ii} - M_i, r_i(B) = \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| - (n-1)M_i = M(r_i(A)),$$

$$|b_{ji}| = |a_{ji}| - M_j = M(|a_{ji}|),$$

因此 $D_{i,j}^{stoM}(A) = \{z: |a_{ii} - z - M_i| (|a_{jj} - z - M_j| - M(r_j(A)) + M(|a_{ji}|)) \leq M(r_i(A)) \cdot M(|a_{ji}|)\}$
 $= \{z: |b_{ii} - z| (|b_{jj} - z| - r_j(B) + |b_{ji}|) \leq r_i(B) \cdot |b_{ji}|\}.$

故

$$\lambda \in D^{stoM}(A) = \bigcup_{j \in N, j \neq i} D_{i,j}^{stoM}(A).$$

定理 6 设 $A = [a_{ij}] \in R^{n \times n}$ 是一个随机矩阵, $\lambda \in \sigma(A) \setminus \{1\}$, 则

$$\lambda \in D^{stoM}(A) = \bigcup_{j \in N, j \neq i} D_{i,j}^{stoM}(A),$$

其中 $D_{i,j}^{stoM}(A) = \{z: |L_i - a_{ii} + z| (|L_j - a_{jj} + z| - L(r_j(A)) + L(|a_{ji}|)) \leq L(r_i(A)) \cdot L(|a_{ji}|)\}$.

证明 令

$$B \triangleq [b_{ij}] = \text{diag}\{d_1, d_2, \dots, d_n\} ee^T - A,$$

其中

$$\text{diag}\{d_1, d_2, \dots, d_n\} = \text{diag}\{L_1, L_2, \dots, L_n\}.$$

由引理 1 知, 对任意的 $\lambda \in \sigma(A) \setminus \{1\}$, 有 $-\lambda \in \sigma(B)$. 再由定理 2 知,

$$-\lambda \in \bigcup_{j \in N, j \neq i} \{z: |b_{ii} - z| (|b_{jj} - z| - r_j(B) + |b_{ji}|) \leq r_i(B) \cdot |b_{ji}|\}.$$

所以

$$\lambda \in \bigcup_{j \in N, j \neq i} \{z: |b_{ii} + z| (|b_{jj} + z| - r_j(B) + |b_{ji}|) \leq r_i(B) \cdot |b_{ji}|\}.$$

又因

$$b_{ii} = L_i - a_{ii}, r_i(B) = (n-1)L_i - \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| = L(r_i(A)), |b_{ji}| = L_j - |a_{ji}| = L(|a_{ji}|),$$

因此 $D_{i,j}^{stoM}(A) = \{z: |b_{ii} + z| (|b_{jj} + z| - r_j(B) + |b_{ji}|) \leq r_i(B) \cdot |b_{ji}|\}$
 $= \{z: |L_i - a_{ii} + z| (|L_j - a_{jj} + z| + L(r_j(A)) - L(|a_{ji}|)) \leq L(r_i(A)) \cdot L(|a_{ji}|)\}.$

故

$$\lambda \in D^{stoM}(A) = \bigcup_{j \in N, j \neq i} D_{i,j}^{stoM}(A).$$

4 数值例子

本节, 我们用几个数值例子对本文所获结果进行解释.

例 1 考虑随机矩阵

$$A = \begin{bmatrix} 0.2057 & 0.4014 & 0.1323 & 0.2606 \\ 0.1052 & 0.3320 & 0.2835 & 0.2793 \\ 0.4795 & 0.2211 & 0.2132 & 0.0862 \\ 0.2083 & 0.3234 & 0.3933 & 0.0750 \end{bmatrix}.$$

分别将定理 2 和定理 5 应用于随机矩阵 A , 得到 A 的非 1 特征值包含集 $D^{sto}(A)$ 和 $D^{stoM}(A)$, 其包含关系如下图 1 所示. 图中星号表示随机矩阵 A 的特征值. 图 1 表明, $D^{stoM}(A) \subset D^{sto}(A)$, 因此 $D^{stoM}(A)$ 更精确地定位了随机矩阵 A 的非 1 特征值.

例 2 为了进一步的探讨 $D^{stom}(A)$ 和 $D^{sto}(A)$ 的关系, 利用 MATLAB 代码:

$$k=4; A = \text{rand}(k, k); A = \text{inv}(\text{diag}(\text{sum}(A')))) * A.$$

随机产生 100 个随机矩阵, 考察其对应的非 1 特征值的包含集 $D^{sto}(A)$ 和 $D^{stoM}(A)$ 的关系, 发现特征值包含集 $D^{stoM}(A) \subset D^{sto}(A)$ 的个数为 86 个. 特征值包含集 $D^{sto}(A) \not\subset D^{stoM}(A)$ 且 $D^{stoM}(A) \not\subset D^{sto}(A)$ 的个数为 14 个, 见表 1.

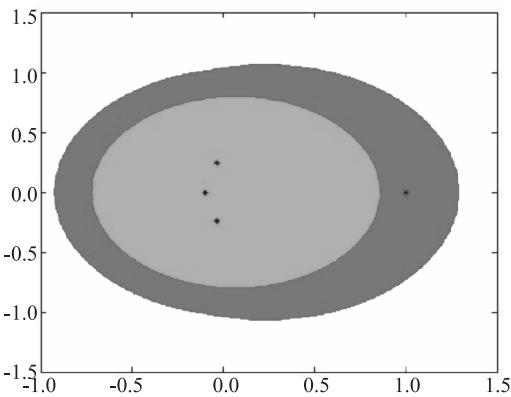


图1 $D^{sto}(A)$ 与 $D^{stoM}(A)$ 比较图

表 1 特征值包含集 $D^{sto}(A)$ 和 $D^{stoM}(A)$ 的比较

$D^{sto}(A)$ 与 $D^{stoM}(A)$ 的包含情况	$D^{sto}(A) \not\subset D^{stoM}(A)$ $D^{stoM}(A) \not\subset D^{sto}(A)$	$D^{stoM}(A) \subset D^{sto}(A)$
个数	14	86
第 i 个发生	6, 8, 10, 18, 26, 33, 39, 42, 49, 56, 70, 78, 84, 97	其他

例 3 考虑下列随机矩阵 A_1 与 A_2 :

$$A_1 = \begin{bmatrix} 0.173\ 3 & 0.335\ 0 & 0.274\ 7 & 0.217\ 0 \\ 0.037\ 4 & 0.256\ 8 & 0.309\ 1 & 0.396\ 7 \\ 0.043\ 0 & 0.320\ 7 & 0.339\ 0 & 0.297\ 3 \\ 0.358\ 1 & 0.015\ 0 & 0.345\ 8 & 0.281\ 1 \end{bmatrix},$$
$$A_2 = \begin{bmatrix} 0.343\ 3 & 0.042\ 4 & 0.253\ 0 & 0.361\ 3 \\ 0.652\ 9 & 0.221\ 1 & 0.100\ 2 & 0.258\ 0 \\ 0.165\ 4 & 0.644\ 6 & 0.160\ 6 & 0.029\ 4 \\ 0.214\ 6 & 0.508\ 0 & 0.187\ 6 & 0.089\ 8 \end{bmatrix}.$$

定理 2 确定的特征值包含集 $D^{sto}(A_1)$ 与定理 6 确定的特征值包含集 $D^{stoL}(A_1)$ 如下图 2 所示,特征值包含集 $D^{sto}(A_2)$ 和 $D^{stoL}(A_2)$ 如下图 3 所示. 虽然 $D^{sto}(A_1) \not\subset D^{stoL}(A_1), D^{stoL}(A_1) \not\subset D^{sto}(A_1)$, 但 $D^{stoL}(A_1)$ 更精确地包含了随机矩阵 A_1 的所有的不同于 1 的特征值.

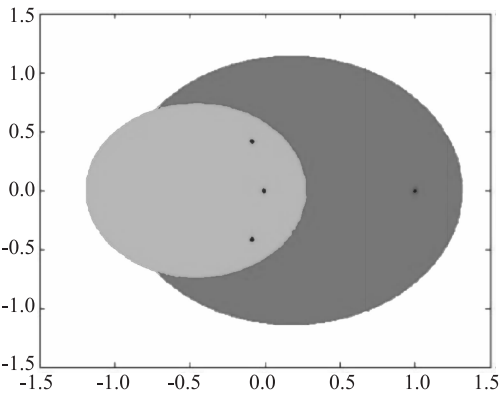


图2 $D^{stoL}(A_1)$ 与 $D^{sto}(A_1)$ 比较图

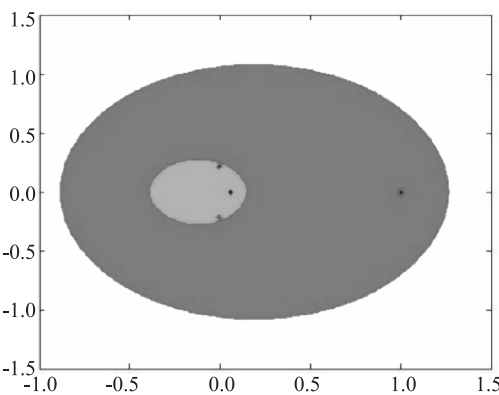


图3 $D^{stoL}(A_2)$ 与 $D^{sto}(A_2)$ 比较图

例4 考虑随机矩阵

$$A_3 = \begin{bmatrix} 0.2 & 0.4 & 0.0 & 0.4 \\ 0.1 & 0.3 & 0.6 & 0.0 \\ 0.0 & 0.2 & 0.7 & 0.1 \\ 0.3 & 0.0 & 0.5 & 0.2 \end{bmatrix}.$$

对于随机矩阵 A_3 , 定理 5 中特征值包含集 $D^{stoM}(A_3)$ 等于定理 2 中的特征值包含集 $D^{sto}(A)$. 定理 6 中特征值包含集 $D^{stoL}(A_3)$ 与 $D^{sto}(A)$ (即 $D^{stoM}(A_3)$) 的关系, 如图 4 所示.

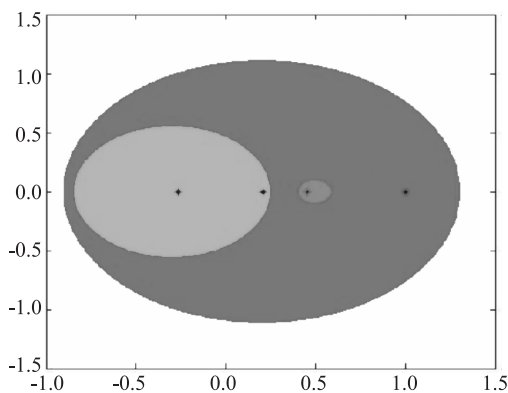


图4 $D^{stoL}(A_3)$ 与 $D^{sto}(A_3)$ 比较图

[参考文献]

- [1] LJILJANA C. H -matrices theory vs. eigenvalue localization[J]. Numer Algor, 2006, 42(4): 231 – 232.
- [2] CVETKOVIC L, KOSTIC V, BRU R, et al. A simple generalization of Gerschgorin's theorem[J]. Advances in Computational Mathematics, 2011, 35: 271 – 280.
- [3] LI C Q, LI Y T. Generalization of Brauer's eigenvalue localization theorem[J]. Electronic Journal of Linear Algebra, 2011, 22: 1168 – 1178.
- [4] CVETKOVIC L J, KOSTIC V, PENA J M. Eigenvalue localization refinements for matrices related to positivity[J]. SIAM Journal on Matrix Analysis and Applications, 2011, 32: 771 – 773.
- [5] SHEN Shu-qian, YU Juan, HUANG Ting-zhu. Some classes of nonsingular matrices with applications to localize the real eigenvalues of real matrices[J]. Linear Algebra and its Applications, 2014, 447: 74 – 81.
- [6] PENA J M. Shape preserving representations in computer Aided-geometric design[M]. New York: Nova Science Publishers, 1999.
- [7] SENETA E. Non-negative matrices and markov chains[M]. New York: Springer-Verlag, 1981.
- [8] LI Chao-qian, LI Yao-tang. A modification of eigenvalue localization for stochastic matrices[J]. Linear Algebra and its Applications, 2014, 460: 231 – 233.
- [9] LI Chao-qian, LIU Qing-bing, LI Yao-tang. Gershgorin-type and Brauer-type eigenvalue localization sets of stochastic matrices[J]. Linear and Multilinear Algebra, 2014, 63: 8 – 10.

