

# GETOR 迭代法的收敛性\*

何 文 章

(黑龙江矿业学院基础部, 鸡西 158105)

**摘要** 定义了广义的 ETOR (记为 GETOR) 迭代法, 给出 GETOR 方法的 Stein-Rosenberg 型定理, 并讨论当系数矩阵为正定对称矩阵时的收敛性.

**关键词** 线代数方程组, GETOR 迭代法, 收敛性

**分类号** O 175.9

考虑 N 阶线性方程组

$$Ax = b, \quad (1)$$

其中  $A$  是非奇异矩阵.  $A$  可分裂为

$$A = D - E - F - E - F, \quad (2)$$

其中  $D = \text{diag}(A)$ ,  $-E - F$  及  $-E - F$  分别为  $A$  的下或上三角部分.

文 [1] 讨论了 SOR 迭代和 AOR 迭代, 文 [2] 提出解大线性系统的双参数松弛法(TOR 方法), 文 [3] 进一步讨论了 TOR 方法的收敛性. 文 [4] 利用 Evans 的预处理技巧, 进一步定义了推广的双参数松弛法(GETOR 方法), 并讨论其收敛性. 但在 ETOR 方法中, 要求对角元是非 0 元素(或对角块是非奇异的). 而在实际应用时, 此条件并不一定满足. 为此我们更进一步定义了广义的 ETOR 方法(简称为 GETOR 方法), 给出 GETOR 方法的 Stein-Rosenberg 型定理, 并讨论当系数矩阵为正定对称矩阵时的收敛性.

## 1 广义的 ETOR(GETOR) 方法

设方程组(1) 的系数矩阵  $A$  是非奇异的, 且有式(2)型分裂, 其中  $D$  是非奇异矩阵( $D$  不必是对角(块)矩阵),  $E, F, E$  和  $F$  是任意矩阵(他们不必是三角矩阵), 则定义广义的 ETOR (GETOR) 迭代法为

$$x^{(m+1)} = L_{\alpha, \beta, \tau} x^{(m)} + k, \quad (3)$$

其中 GETOR 迭代矩阵为

$$\begin{aligned} & L_{\alpha, \beta, \tau} \\ & (D - \alpha E - \beta F)^{-1} \{ (1 - \tau) D + (\tau - \alpha) E + (\tau - \beta) F + \tau E + \tau F \} = \\ & (I - \alpha U - \beta V)^{-1} \{ (1 - \tau) I + (\tau - \alpha) U + (\tau - \beta) V + \tau U + \tau V \}, \end{aligned} \quad (4)$$

$$\left. \begin{aligned} k &= (\mathbf{D} - \alpha \mathbf{E} - \beta \mathbf{F})^{-1} \tau \mathbf{b} = \tau (\mathbf{I} - \alpha \mathbf{U} - \beta \mathbf{V})^{-1} \mathbf{D}^{-1} \mathbf{b}, \\ \mathbf{U} &= \mathbf{D}^{-1} \mathbf{E}, \quad \mathbf{V} = \mathbf{D}^{-1} \mathbf{F}, \quad \mathbf{U} = \mathbf{D}^{-1} \mathbf{E}, \quad \mathbf{V} = \mathbf{D}^{-1} \mathbf{F}. \end{aligned} \right\} \quad (5)$$

若在式(4), (5)中, 令  $\alpha = \frac{\alpha}{2}$ ,  $\beta = \frac{\beta}{2}$ ,  $\tau = \frac{\alpha + \beta}{2}$ , 则它退化为广义的TOR方法, 其迭代矩阵为

$$\begin{aligned} &\mathbf{L}_{\alpha, \beta, F} \\ &(2\mathbf{D} - \alpha \mathbf{E} - \beta \mathbf{F})^{-1} \{(2 - \alpha - \beta) \mathbf{D} + \\ &(\alpha + \beta)(\mathbf{E} + \mathbf{F}) + \alpha \mathbf{F} + \beta \mathbf{E}\}. \end{aligned} \quad (6)$$

特别地, 若取  $\alpha = \beta = 0$ ,  $\tau = 1$  则为广义 Jacobi 迭代, 其迭代矩阵为

$$\mathbf{B} = \mathbf{D}^{-1}(\mathbf{E} + \mathbf{F} + \mathbf{E} + \mathbf{F}); \quad (7)$$

若取  $\alpha = \beta = \tau = 1$ , 则为广义的 Gauss-Seidel 迭代, 其迭代矩阵为

$$\mathbf{G} = (\mathbf{D} - \mathbf{E} - \mathbf{F})^{-1}(\mathbf{E} + \mathbf{F}); \quad (8)$$

若取  $\alpha = \beta = \omega$  则为广义的SOR 迭代, 其迭代矩阵为

$$\mathbf{L}_{\omega} = (\mathbf{I} - \omega \mathbf{L})^{-1} \{(1 - \omega) \mathbf{I} + \omega \mathbf{R}\}, \quad (9)$$

其中  $\mathbf{L} = \mathbf{U} + \mathbf{V}$ ,  $\mathbf{R} = \mathbf{U} + \mathbf{V}$ ; 若取  $\alpha = \beta = \omega$ ,  $\tau = r$  则为广义的AOR 迭代, 其迭代矩阵为

$$\mathbf{L}_{\omega, r} = (\mathbf{I} - r \mathbf{L})^{-1} \{(1 - \omega) \mathbf{I} + (\omega - r) \mathbf{L} + \omega \mathbf{R}\} \quad (10)$$

等等, 不一一列举.

## 2 正定对称矩阵

**定理1** 设  $A = \mathbf{D} - \mathbf{E} - \mathbf{F} - \mathbf{E} - \mathbf{F}$  对称正定,  $\tau > 0$ , 则当  $(2 - \tau)\mathbf{D} + (\tau - \alpha)(\mathbf{E} + \mathbf{E}) + (\tau - \beta)(\mathbf{F} + \mathbf{F})$  正定时, GETOR 方法收敛.

证明 因  $A$  正定对称, 令  $\tau = 0$ , 且令

$$\left. \begin{aligned} \mathbf{M} &= \frac{1}{\tau}(\mathbf{D} - \alpha \mathbf{E} - \beta \mathbf{F}), \text{ 则 } \mathbf{M} \text{ 非奇异,} \\ \mathbf{N} &= \frac{1}{\tau} \{(1 - \tau)\mathbf{D} + (\tau - \alpha)\mathbf{E} + (\tau - \beta)\mathbf{F} + \tau \mathbf{E} + \tau \mathbf{F}\}. \end{aligned} \right\} \quad (11)$$

因此,  $A = \mathbf{M} - \mathbf{N}$ ,  $\mathbf{L}_{\alpha, \beta, \tau} = \mathbf{M}^{-1} \mathbf{N}$ , 且(1)与(3)完全相容. 由于这时  $\mathbf{L}_{\alpha, \beta, \tau}$  迭代收敛的一个充分条件为

$$\begin{aligned} \mathbf{Q} &= \mathbf{M}\mathbf{T} + \mathbf{N} = \\ &\frac{1}{\tau} \{2 - \tau\}\mathbf{D} + (\tau - \alpha)(\mathbf{E} + \mathbf{E}) + (\tau - \beta)(\mathbf{F} + \mathbf{F}) \} \end{aligned} \quad (12)$$

是正定的<sup>6)</sup>, 这当且仅当

$$\begin{aligned} \mathbf{D}^{-\frac{1}{2}} \mathbf{M} \mathbf{D}^{-\frac{1}{2}} &= \frac{2 - \tau}{\tau} \mathbf{I} + \frac{1}{\tau} \{(\tau - \alpha) \mathbf{D}^{-\frac{1}{2}} (\mathbf{E} + \mathbf{E}) \mathbf{D}^{-\frac{1}{2}} + \\ &(\tau - \beta) \mathbf{D}^{-\frac{1}{2}} (\mathbf{F} + \mathbf{F}) \mathbf{D}^{-\frac{1}{2}}\} \end{aligned} \quad (13)$$

为正定的. 如果  $\mu_i$  ( $i = 1, 2, \dots, N$ ) 为矩阵

$$\{(\tau - \alpha) \mathbf{D}^{-\frac{1}{2}} (\mathbf{E} + \mathbf{E}) \mathbf{D}^{-\frac{1}{2}} + (\tau - \beta) \mathbf{D}^{-\frac{1}{2}} (\mathbf{F} + \mathbf{F}) \mathbf{D}^{-\frac{1}{2}}\}$$

的特征值, 而式(13)左端矩阵正定的充要条件为

$$\frac{2 - \tau}{\tau} + \frac{1}{\tau} \mu_i > 0 \quad (i = 1, 2, \dots, N), \quad (14)$$

但

$$\begin{aligned} & \mathbf{D}^{-\frac{1}{2}} \{ (\tau - \alpha)(\mathbf{E} + \mathbf{E}) + (\tau - \beta)(\mathbf{F} + \mathbf{F}) \} \mathbf{D}^{-\frac{1}{2}} \sim \\ & \mathbf{D}^{-1} \{ (\tau - \alpha)(\mathbf{E} + \mathbf{E}) + (\tau - \beta)(\mathbf{F} + \mathbf{F}) \}, \end{aligned} \quad (15)$$

从而它们有相同的特征值. 令  $\mu = \min_{1 \leq i \leq N} \mu_i$ , 则当  $\tau > 0$  时, 只要  $2 - \tau + \mu > 0$ , 则矩阵  $\mathbf{Q}$  正定, 从而 ETOR 方法收敛. 证毕.

**推论 1** 设  $A = \mathbf{D} - \mathbf{E} - \mathbf{F} - \mathbf{E} - \mathbf{F}$  正定对称,  $\mu_i (i = 1, 2, \dots, N)$  为矩阵  $\mathbf{D}^{-1} \{ (\tau - \alpha)(\mathbf{E} + \mathbf{E}) + (\tau - \beta)(\mathbf{F} + \mathbf{F}) \}$  的特征值,  $\mu = \min_{1 \leq i \leq N} \mu_i$ , 因此, 若

- (i)  $\mu > 0$  时, 则当  $0 < \tau < 2$  时, ETOR 方法收敛;
- (ii)  $\mu < 0$  时, 则当  $0 < \tau < 2 + |\mu|$  时, ETOR 方法收敛.

特别地, 当  $\alpha = \frac{\alpha}{2}$ ,  $\beta = \frac{\beta}{2}$  及  $\tau = \frac{\alpha + \beta}{2}$  时, 立得文 [6] 定理 1 及其推论以及文 [2] 中定理 2 的推论 1 及推论 2.

### 3 Stein-Rosenberg 型定理

**引理 1<sup>[6]</sup>** 设  $\mathbf{E}, \mathbf{F}, \mathbf{E}, \mathbf{F}$  为非负矩阵, 令  $\lambda_{\alpha, \beta, \tau} = \rho(\mathbf{L}_{\alpha, \beta, \tau})$  为 ETOR 迭代矩阵谱半径, 则当  $\alpha \geq 0, \beta \geq 0, 0 < \max(\alpha, \beta) < \tau < 1$  时, 有

$$\begin{aligned} & \frac{\lambda_{\alpha, \beta, \tau} + \tau - 1}{\tau} = \\ & \rho \left\{ \left( \frac{\tau - \alpha}{\tau} + \frac{\alpha}{\tau} \lambda_{\alpha, \beta, \tau} \right) \mathbf{U} + \left( \frac{\tau - \beta}{\tau} + \frac{\beta}{\tau} \lambda_{\alpha, \beta, \tau} \right) \mathbf{V} + \mathbf{U} + \mathbf{V} \right\}, \end{aligned} \quad (16)$$

其中  $\mathbf{U} = \mathbf{D}^{-1}\mathbf{E}, \mathbf{V} = \mathbf{D}^{-1}\mathbf{F}, \mathbf{U} = \mathbf{D}^{-1}\mathbf{E}, \mathbf{V} = \mathbf{D}^{-1}\mathbf{F}$ .

由此, 易得如下的 Stein-Rosenberg 型定理<sup>[6]</sup>:

**定理 2** 设  $\mathbf{E}, \mathbf{F}, \mathbf{E}, \mathbf{F}$  为非负矩阵, 且  $\alpha \geq 0, \beta \geq 0, 0 < \max(\alpha, \beta) < \tau < 1$ , 若记  $\mathbf{B} = \mathbf{U} + \mathbf{V} + \mathbf{U} + \mathbf{V}$ , 则有

- (i)  $\rho(\mathbf{B}) = 0 \Leftrightarrow \rho(\mathbf{L}_\tau) = 1 - \tau \Leftrightarrow \rho(\mathbf{L}_{\alpha, \beta, \tau}) = 1 - \tau$
- (ii)  $\rho(\mathbf{B}) = 1 \Leftrightarrow \rho(\mathbf{L}_\tau) = 1 \Leftrightarrow \rho(\mathbf{L}_{\alpha, \beta, \tau}) = 1$ ;
- (iii)  $0 < \rho(\mathbf{B}) < 1 \Leftrightarrow 1 - \tau < \rho(\mathbf{L}_\tau) < 1 \Leftrightarrow 1 - \tau < \rho(\mathbf{L}_{\alpha, \beta, \tau}) < 1$ , 且有估计式为  

$$\rho(\mathbf{L}_{\alpha, \beta, \tau}) = 1 - \tau(1 - \rho(\mathbf{B}));$$
- (iv)  $\rho(\mathbf{B}) > 1 \Leftrightarrow \rho(\mathbf{L}_\tau) > 1 \Leftrightarrow \rho(\mathbf{L}_{\alpha, \beta, \tau}) > 1$ . 且有估计式为  

$$\rho(\mathbf{L}_{\alpha, \beta, \tau}) = 1 - \tau + \tau\rho(\mathbf{B}) \quad (0 < \tau < 1),$$

其中

$$\mathbf{L}_\tau = (\mathbf{I} - \tau(\mathbf{U} + \mathbf{V}))^{-1} \{ (1 - \tau)\mathbf{I} + \tau(\mathbf{U} + \mathbf{V}) \}$$

为 SOR 迭代矩阵(参数为  $\tau$ ).

**证明** 首先由式(16)可得

$$\lambda_{\alpha, \beta, \tau} = 1 - \tau \text{ 即 } \rho(\mathbf{L}_{\alpha, \beta, \tau}) = 1 - \tau. \quad (17)$$

(i) 若  $\lambda_{\alpha, \beta, \tau} = 1 - \tau$ , 则当  $0 < \max(\alpha, \beta) < \tau < 1$  时, 由式(16)可知: 若记  $r_1 = \min(\alpha, \tau - \alpha, \beta, \tau - \beta)$ , 则有  $r_1 \rho(\mathbf{B}) = 0$ , 从而  $\rho(\mathbf{B}) = 0$ .

(ii) 若  $\lambda_{\alpha, \beta, \tau} = 1$ , 则由式(16)立得  $\rho(\mathbf{B}) = 1$ .

(iii) 若  $1 - \tau < \lambda_{\alpha, \beta} < 1$ , 则  $0 < \frac{\lambda_{\alpha, \beta} + \tau - 1}{\tau} < \rho(\mathbf{B})$ . 由此, 我们可得到  $\rho(\mathbf{L}_{\alpha, \beta, \tau}) < 1 - \tau(1 - \rho(\mathbf{B}))$ . 又因  $1 - \tau < \lambda_{\alpha, \beta} < 1$ , 若记  $r_2 = \min\{\frac{\tau - \alpha}{\tau} + \frac{\alpha}{\tau}\lambda_{\alpha, \beta, \tau}, \frac{\tau - \beta}{\tau} + \frac{\beta}{\tau}\lambda_{\alpha, \beta, \tau}\}$ , 则  $0 < r_2 < 1$ , 且有  $\frac{\lambda_{\alpha, \beta} + \tau - 1}{\tau} < r_2\rho(\mathbf{B})$ , 所以  $\rho(\mathbf{B}) < \frac{\lambda_{\alpha, \beta} + \tau - 1}{\tau r_2} < 1$ .

(iv) 若  $\lambda_{\alpha, \beta} > 1$ , 则类似地有  $\rho(\mathbf{B}) > 1$  及  $\lambda_{\alpha, \beta, \tau} > 1 - \tau\rho(\mathbf{B})$ .

根据上述讨论, 利用反证法及文 [7] 的定理 2 便得本定理的结论.

**定理 2** 表明当  $\alpha > 0, \beta > 0, 0 < \max(\alpha, \beta) < \tau < 1$  时, 对  $L$ -矩阵而言, Jacobi 迭代、SOR 迭代 ( $0 < \omega = \tau < 1$ ) 与 ETOR 迭代同时收敛. 这个结论比现有结果<sup>[2~4]</sup>更具普遍性.

## 参 考 文 献

- 1 Hadjidimos A. Accelerated overrelaxation method. Math. Comp., 1978, 32: 149~157
- 2 匡蛟勋. 关于解大线性系统的双参数松弛法. 上海师范学院学报(自然科学版), 1983, 4: 1~10
- 3 曾文平. 关于 TOR 方法的收敛性. 高等学校计算数学报, 1986, 8(1): 65~71
- 4 曾文平. 关于解大线性系统的推广的双参数松弛法的收敛性. 华侨大学学报(自然科学版) 1986, 7(4): 371~380
- 5 瓦格 R S 著. 矩阵迭代分析. 蒋尔雄等译. 上海: 上海科学技术出版社, 1966. 52~88
- 6 Young D M. Iterative solution of large linear systems. New York: Academic Press, 1971. 153~376
- 7 陈培贤. AOR 方法的收敛性. 计算数学, 1983, 5(1): 66~71

## Convergence of the GETOR Iteration Method

He Wenzhang

(Dept. of Basic Courses, Heilongjiang Inst. of Mining Eng., 158105, Jixi)

**Abstract** The generalized ETOR, to be noted as GETOR, iteration method is defined; the GETOR method in Stein-Rosenberg type theorem is given; and its convergence is discussed under the condition that matrix of coefficients is positive definite and symmetric matrix.

**Keywords** linear algebraic equations, GETOR iteration method, convergence