

DOI: 10.13718/j.cnki.xdzk.2015.06.013

# 求解奇异鞍点问题的 GPHSS-GSOR 迭代法的半收敛性<sup>①</sup>

曾闽丽, 林则安, 林智期

莆田学院 数学学院, 福建 莆田 351100

**摘要:** 在 Hermitian 与反 Hermitian 分裂(HSS)迭代法和广义的 SOR(GSOR)迭代法的基础上, 把针对非奇异鞍点问题的 PHSS-SOR 分裂迭代方法推广至广义的 PHSS-SOR(GPHSS-GSOR)分裂迭代法, 并用于奇异鞍点问题的求解。详细分析了求解奇异鞍点问题的 GPHSS-GSOR 迭代法的半收敛性, 用数值实验验证了新算法的有效性。

**关 键 词:** 奇异鞍点问题; 迭代法; 半收敛性

**中图分类号:** O241.6      **文献标志码:** A      **文章编号:** 1673-9868(2015)06-0076-05

考虑奇异鞍点问题:

$$\mathbf{F}\mathbf{z} = \begin{pmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{B} \\ -\mathbf{B}^T & \mathbf{0} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{y} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{p} \\ -\mathbf{q} \end{pmatrix} = \mathbf{b} \quad (1)$$

其中  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times m}$  为对称正定(SPD)矩阵,  $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{m \times n}$  ( $n \leq m$ ) 为列不满秩矩阵, 即  $\text{rank}(\mathbf{B}) < n$ ,  $\mathbf{x}, \mathbf{p} \in \mathbb{R}^m$ ,  $\mathbf{y}, \mathbf{q} \in \mathbb{R}^n$ .  $\mathbf{B}^T$  是  $\mathbf{B}$  的转置矩阵,  $\mathbf{p}, \mathbf{q}$  是已知向量。

鞍点问题在科学与工程领域中有着较为广泛的应用, 如二阶椭圆方程的离散近似, 最小二乘问题, 约束最优化问题等, 更加详细的应用背景可参见文献[1]。当  $\mathbf{A}$  为对称正定矩阵且  $\mathbf{B}$  为满秩矩阵时, 鞍点问题(1)的系数矩阵为非奇异的, 此时有效的求解方法有 Uzawa 类方法<sup>[2]</sup>、SOR 类方法<sup>[3]</sup>、RPCG 方法<sup>[4]</sup>、预处理的 Krylov 子空间方法<sup>[5]</sup>等。当矩阵  $\mathbf{B}$  列不满秩时, 鞍点问题(1)的系数矩阵为奇异矩阵。近几年来, 许多文献在奇异鞍点问题的求解上有了显著的研究成果, 主要有 GPIU 迭代法<sup>[6]</sup>、PAHSS 迭代法<sup>[7]</sup>以及预处理的 Uzawa 迭代法<sup>[8]</sup>等, 相关的算法也可参见文献[9-10]。本文将文献[11]中的 PHSS-SOR 方法推广为广义的 PHSS-SOR(GPHSS-GSOR)迭代法, 并分析了求解奇异鞍点问题的 GPHSS-GSOR 方法的半收敛性。在本文中,  $\text{null}(\mathbf{A})$  和  $R(\mathbf{A})$  分别表示矩阵  $\mathbf{A}$  的零空间和值域空间。

## 1 GPHSS-GSOR 迭代法

对鞍点问题(1)的系数矩阵  $\mathbf{F}$  作如下交错方向的分裂:

$$\mathbf{F} = (\mathbf{H} + \boldsymbol{\Omega}\mathbf{D}) - (\boldsymbol{\Omega}\mathbf{D} - \mathbf{S}) = \boldsymbol{\Omega}^{-1}(\mathbf{D} - \boldsymbol{\Omega}\mathbf{L}) - \boldsymbol{\Omega}^{-1}[(\mathbf{I} - \boldsymbol{\Omega})\mathbf{D} + \boldsymbol{\Omega}\mathbf{U}]$$

其中

$$\mathbf{H} = \frac{1}{2}(\mathbf{F} + \mathbf{F}^T) \quad \mathbf{S} = \frac{1}{2}(\mathbf{F} - \mathbf{F}^T) \quad \mathbf{D} = \begin{pmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{Q} \end{pmatrix}$$

① 收稿日期: 2014-09-06

基金项目: 国家自然科学基金项目(61373140); 福建省高校服务海西建设重点项目(2008HX03)。

作者简介: 曾闽丽(1982-), 女, 福建宁化人, 讲师, 主要从事数值代数和微分方程数值解的研究。

$$\mathbf{L} = \begin{pmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{B}^T & \mathbf{0} \end{pmatrix} \quad \mathbf{U} = \begin{pmatrix} \mathbf{0} & -\mathbf{B} \\ \mathbf{0} & \mathbf{Q} \end{pmatrix} \quad \boldsymbol{\Omega} = \begin{pmatrix} \omega \mathbf{I}_m & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \tau \mathbf{I}_n \end{pmatrix}$$

$\mathbf{Q} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  是对称正定矩阵.

则可构造 GPHSS-GSOR 迭代法为:

$$\left\{ \begin{array}{l} (\boldsymbol{\Omega}\mathbf{D} + \mathbf{H}) \begin{pmatrix} \mathbf{x}^{(k+\frac{1}{2})} \\ \mathbf{y}^{(k+\frac{1}{2})} \end{pmatrix} = (\boldsymbol{\Omega}\mathbf{D} - \mathbf{S}) \begin{pmatrix} \mathbf{x}^{(k)} \\ \mathbf{y}^{(k)} \end{pmatrix} + \mathbf{b} \\ (\mathbf{D} - \boldsymbol{\Omega}\mathbf{L}) \begin{pmatrix} \mathbf{x}^{(k+1)} \\ \mathbf{y}^{(k+1)} \end{pmatrix} = [(\mathbf{I} - \boldsymbol{\Omega})\mathbf{D} + \boldsymbol{\Omega}\mathbf{U}] \begin{pmatrix} \mathbf{x}^{(k+\frac{1}{2})} \\ \mathbf{y}^{(k+\frac{1}{2})} \end{pmatrix} + \boldsymbol{\Omega}\mathbf{b} \end{array} \right. \quad (2)$$

若记

$$\mathbf{F} = \mathbf{M}(\omega, \tau) - \mathbf{N}(\omega, \tau)$$

其中

$$\left\{ \begin{array}{l} \mathbf{M}(\omega, \tau) = \begin{pmatrix} \frac{\omega(1+\omega)}{\tau(1+\omega^2)}\mathbf{A} - \frac{\omega^2(1+\omega)}{(1+\omega^2)(1+\tau^2)}\mathbf{B}\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{B}^T & \frac{\omega(1+\omega)}{(1+\omega^2)(1+\tau^2)}\mathbf{B} \\ -\frac{\tau\omega}{1+\tau^2}\mathbf{B}^T & \frac{\tau}{1+\tau^2}\mathbf{Q} \end{pmatrix} \\ \mathbf{N}(\omega, \tau) = \begin{pmatrix} \left(\frac{\omega(1+\omega)}{\tau(1+\omega^2)} - 1\right)\mathbf{A} - \frac{\omega^2(1+\omega)}{(1+\omega^2)(1+\tau^2)}\mathbf{B}\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{B}^T & \left[\frac{\omega(1+\omega)}{(1+\omega^2)(1+\tau^2)} - 1\right]\mathbf{B} \\ \left(1 - \frac{\tau\omega}{1+\tau^2}\right)\mathbf{B}^T & \frac{\tau}{1+\tau^2}\mathbf{Q} \end{pmatrix} \end{array} \right. \quad (3)$$

则迭代格式(2) 可等价地写成

$$\mathbf{z}^{(k+1)} = \begin{pmatrix} \mathbf{x}^{(k+1)} \\ \mathbf{y}^{(k+1)} \end{pmatrix} = \mathbf{M}(\omega, \tau)^{-1} \mathbf{N}(\omega, \tau) \begin{pmatrix} \mathbf{x}^{(k)} \\ \mathbf{y}^{(k)} \end{pmatrix} + \mathbf{M}(\omega, \tau)^{-1} \begin{pmatrix} \mathbf{p} \\ -\mathbf{q} \end{pmatrix} = \mathbf{T}(\omega, \tau) \mathbf{z}^{(k)} + \mathbf{c} \quad (4)$$

## 2 半收敛性分析

接下来, 我们分析求解奇异鞍点问题(1) 的 GPHSS-GSOR 迭代格式(4) 的半收敛性.

**定理 1** 假设  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times m}$  是对称正定矩阵,  $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{m \times n}$  ( $m \geq n$ ) 满足  $\text{rank}(\mathbf{B}) < n$ , 若  $\mathbf{Q} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  为对称正定矩阵,  $\omega, \tau > 0$ , 且

$$\text{null}(\mathbf{B}) \cap R\left(\frac{1+\tau^2}{\tau}\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{B}^T\mathbf{A}^{-1}\mathbf{B}\right) = \{\mathbf{0}\}$$

那么  $\text{index}(\mathbf{I} - \mathbf{T}(\omega, \tau)) = 1$ .

证 设  $\mathbf{X} = (\xi^T, \eta^T)^T$ , 其中  $\xi \in \mathbb{R}^m$ ,  $\eta \in \mathbb{R}^n$ , 满足

$$\mathbf{Y} = \mathbf{F}\mathbf{X} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}\xi + \mathbf{B}\eta \\ -\mathbf{B}^T\xi \end{pmatrix} \neq \mathbf{0}$$

由文献[12] 的引理 3.5 知, 只需证  $\mathbf{F}\mathbf{M}(\omega, \tau)^{-1}\mathbf{Y} \neq \mathbf{0}$ . 由于  $\text{null}(\mathbf{F}) = \text{span}\left\{\begin{pmatrix} \mathbf{0} \\ \phi \end{pmatrix}\right\}$ , 其中  $\mathbf{B}\phi = \mathbf{0}$ . 因此, 存在向量  $\phi_0$ , 使得  $\mathbf{B}\phi_0 = \mathbf{0}$ , 且

$$\mathbf{Y} = \mathbf{M}(\omega, \tau) \begin{pmatrix} \mathbf{0} \\ \phi_0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\omega(1+\omega)}{(1+\omega^2)(1+\tau^2)}\mathbf{B}\phi_0 \\ \frac{\tau}{1+\tau^2}\mathbf{Q}\phi_0 \end{pmatrix} \quad (5)$$

结合  $\text{null}(\mathbf{B}) \cap R\left(\frac{1+\tau^2}{\tau}\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{B}^T\mathbf{A}^{-1}\mathbf{B}\right) = \{\mathbf{0}\}$ , 得  $\mathbf{B}^T\mathbf{A}^{-1}\mathbf{B}\eta = \mathbf{0}$ . 又因  $\mathbf{A}$  为对称正定矩阵, 故  $\mathbf{B}\eta = \mathbf{0}$ , 进而

$\xi = \mathbf{0}$ , 与  $\mathbf{Y} \neq \mathbf{0}$  矛盾. 因此假设不成立, 即  $\text{index}(\mathbf{I} - \mathbf{T}(\omega, \tau)) = 1$ .

**定理 2** 假设  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times m}$  为对称正定矩阵,  $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{m \times n}$  ( $m \geq n$ ) 为列秩亏的矩阵,  $\mathbf{Q} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  为对称正定矩阵,  $\omega, \tau > 0$ ,  $\lambda$  是迭代矩阵  $\mathbf{T}(\omega, \tau)$  的一个特征值,  $[\mathbf{u}; \mathbf{v}] \in \mathbb{R}^{m+n}$  为对应的特征向量. 则  $\lambda = 1$  当且仅当  $\mathbf{u} = \mathbf{0}$ .

证 先证必要性. 若  $\lambda = 1$ , 则

$$\begin{cases} \mathbf{A}\mathbf{u} + \mathbf{B}\mathbf{v} = \mathbf{0} \\ \mathbf{B}^T\mathbf{u} = \mathbf{0} \end{cases} \quad (6)$$

将(6)式中第一个式子变换为  $\mathbf{u} = -\mathbf{A}^{-1}\mathbf{B}\mathbf{v}$ , 代入第二个式子, 得  $\mathbf{B}^T\mathbf{A}^{-1}\mathbf{B}\mathbf{v} = \mathbf{0}$ , 因为  $\mathbf{A}$  和  $\mathbf{A}^{-1}$  均为对称正定矩阵, 因此  $\mathbf{B}\mathbf{v} = \mathbf{0}$ , 即  $\mathbf{u} = \mathbf{0}$ .

接下来证充分性. 如果  $\mathbf{u} = \mathbf{0}$ , 则

$$\begin{cases} \left[ \frac{\omega(1+\omega)}{(1+\omega^2)(1+\tau^2)} - 1 \right] \mathbf{B}\mathbf{v} = \lambda \frac{\omega(1+\omega)}{(1+\omega^2)(1+\tau^2)} \mathbf{B}\mathbf{v} \\ \frac{\tau}{1+\tau^2} \mathbf{Q}\mathbf{v} = \lambda \frac{\tau}{1+\tau^2} \mathbf{Q}\mathbf{v} \end{cases} \quad (7)$$

因为  $\mathbf{v} \neq \mathbf{0}$ ,  $\tau \neq 0$ , 且  $\mathbf{Q}$  是正定的, 从(7)式的第二个式子中解得  $\lambda = 1$ .

**定理 3** 假设  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times m}$  为对称正定矩阵,  $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{m \times n}$  ( $m \geq n$ ) 为列秩亏的矩阵,  $\mathbf{Q} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  为对称正定矩阵,  $\omega, \tau > 0$ ,  $\lambda \neq 1$  是迭代矩阵  $\mathbf{T}(\omega, \tau)$  的一个特征值,  $[\mathbf{u}; \mathbf{v}] \in \mathbb{R}^{m+n}$  是其对应的特征向量. 若  $\mathbf{B}\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{B}^T$  是对称半正定矩阵, 令

$$\begin{aligned} \alpha &= \frac{\mathbf{u}^* \mathbf{A} \mathbf{u}}{\mathbf{u}^* \mathbf{u}} > 0 & \beta &= \frac{\mathbf{u}^* \mathbf{B} \mathbf{Q}^{-1} \mathbf{B}^T \mathbf{u}}{\mathbf{u}^* \mathbf{u}} \geq 0 \\ \alpha_1 &= \frac{\omega(1+\omega)}{1+\omega^2} & \beta_1 &= \frac{\tau\omega^2(1+\omega)}{(1+\omega^2)(1+\tau^2)} \\ \alpha_2 &= \tau - \frac{2\omega(1+\omega)}{1+\omega^2} & \beta_2 &= \tau\omega + \frac{2\tau\omega^2(1+\omega)}{(1+\omega^2)(1+\tau^2)} \\ \alpha_3 &= \frac{\omega(1+\omega)}{1+\omega^2} - \tau & \beta_3 &= 1 - \tau^2 - \tau\omega - \frac{\tau\omega^2(1+\omega)}{(1+\omega^2)(1+\tau^2)} \end{aligned}$$

则  $\lambda$  可以表示为

$$\lambda = \frac{-(\alpha_2\alpha + \beta_2\beta) \pm \sqrt{(\alpha_2\alpha + \beta_2\beta)^2 - 4(\alpha_1\alpha + \beta_1\beta)(\alpha_3\alpha + \beta_3\beta)}}{2(\alpha_1\alpha + \beta_1\beta)}$$

证 假设  $\lambda (\neq 1)$  是迭代矩阵  $\mathbf{T}(\omega, \tau)$  的一个特征值,  $[\mathbf{u}; \mathbf{v}] \in \mathbb{R}^{m+n}$  是其对应的特征向量, 则

$$\mathbf{N}(\omega, \tau)\mathbf{x} = \lambda \mathbf{M}(\omega, \tau)\mathbf{x}$$

即

$$\begin{cases} \left[ \left( \frac{\omega(1+\omega)}{\tau(1+\omega^2)} - 1 \right) \mathbf{A} - \frac{\omega^2(1+\omega)}{(1+\omega^2)(1+\tau^2)} \mathbf{B} \mathbf{Q}^{-1} \mathbf{B}^T \right] \mathbf{u} + \left[ \frac{\omega(1+\omega)}{(1+\omega^2)(1+\tau^2)} - 1 \right] \mathbf{B}\mathbf{v} = \lambda \left[ \left( \frac{\omega(1+\omega)}{\tau(1+\omega^2)} \mathbf{A} - \frac{\omega^2(1+\omega)}{(1+\omega^2)(1+\tau^2)} \mathbf{B} \mathbf{Q}^{-1} \mathbf{B}^T \right) \mathbf{u} + \frac{\omega(1+\omega)}{(1+\omega^2)(1+\tau^2)} \mathbf{B}\mathbf{v} \right] \\ \left( 1 - \frac{\tau\omega}{1+\tau^2} \right) \mathbf{B}^T \mathbf{u} + \frac{\tau}{1+\tau^2} \mathbf{Q}\mathbf{v} = \lambda \left[ -\frac{\tau\omega}{1+\tau^2} \mathbf{B}^T \mathbf{u} + \frac{\tau}{1+\tau^2} \mathbf{Q}\mathbf{v} \right] \end{cases} \quad (8)$$

从(8)式的第二个式子解得  $\mathbf{v}$ , 代入第一个式子中, 由定理 2 知,  $\mathbf{u} \neq \mathbf{0}$ . 因此两边左乘  $\frac{\mathbf{u}^*}{\mathbf{u}^* \mathbf{u}}$ , 得

$$\begin{aligned} \lambda^2 \left[ \left( \frac{\omega(1+\omega)}{1+\omega^2} \right) \alpha + \left( \frac{\tau\omega^2(1+\omega)}{(1+\omega^2)(1+\tau^2)} \right) \beta \right] + \lambda \left[ \left( \tau - \frac{2\omega(1+\omega)}{1+\omega^2} \right) \alpha + \left( \tau\omega + \frac{2\tau\omega^2(1+\omega)}{(1+\omega^2)(1+\tau^2)} \right) \beta \right] + \\ \left( \frac{\omega(1+\omega)}{1+\omega^2} - \tau \right) \alpha + \left( 1 - \tau^2 - \tau\omega - \frac{\tau\omega^2(1+\omega)}{(1+\omega^2)(1+\tau^2)} \right) \beta = 0 \end{aligned} \quad (9)$$

方程(9)的根就是定理 3 的结论.

**定理 4** 设  $\alpha_i, \beta_i (i = 1, 2, 3)$ , 及  $\alpha, \beta$  均如定理 3 所定义, 且定理 3 的条件成立, 假设

$$\text{null}(\mathbf{B}) \cap R\left(\frac{1+\tau^2}{\tau}\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{B}^\top\mathbf{A}^{-1}\mathbf{B}\right) = \{\mathbf{0}\}$$

且成立

$$\begin{cases} |\alpha_2\alpha + \beta_2\beta| < (\alpha_1 + \alpha_3)\alpha + (\beta_1 + \beta_3)\beta \\ |\alpha_3\alpha + \beta_3\beta| < \alpha_1\alpha + \beta_1\beta \end{cases}$$

则对任意正数  $\omega, \tau$ , 求解奇异鞍点问题(1)的 GPHSS-GSOR 迭代法半收敛到其广义逆解.

**证** 假设  $\lambda \neq 1$  是迭代矩阵  $\mathbf{T}(\omega, \tau)$  的一个特征值, 由定理 3 知  $\alpha_1\alpha + \beta_1\beta > 0$ , 在(9)式两边除以  $\alpha_1\alpha + \beta_1\beta$ , 得

$$\lambda^2 + \lambda \frac{\alpha_2\alpha + \beta_2\beta}{\alpha_1\alpha + \beta_1\beta} + \frac{\alpha_3\alpha + \beta_3\beta}{\alpha_1\alpha + \beta_1\beta} = 0$$

由文献[6]的引理 3, 我们知道 GPHSS-GSOR 方法的谱半径小于 1 当且仅当

$$\begin{cases} \left| \frac{\alpha_3\alpha + \beta_3\beta}{\alpha_1\alpha + \beta_1\beta} \right| < 1 \\ \left| \frac{\alpha_2\alpha + \beta_2\beta}{\alpha_1\alpha + \beta_1\beta} \right| < 1 + \frac{\alpha_3\alpha + \beta_3\beta}{\alpha_1\alpha + \beta_1\beta} \end{cases} \quad (10)$$

由(10)式, 经过简单计算并结合文献[6]的第3节内容知, 求解奇异鞍点问题(1)的 GPHSS-GSOR 方法是半收敛的.

### 3 数值实验

接下来, 我们用文献[8]中的例子来验证 GPHSS-GSOR 迭代法的有效性. 令矩阵

$$\mathbf{Q} = 10 \cdot \text{blkdiag}(\hat{\mathbf{B}}^\top \hat{\mathbf{B}}, \mathbf{b}_1^\top \mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2^\top \mathbf{b}_2)$$

由于迭代法的收敛速度由迭代矩阵的谱半径决定, 因此, 我们对当  $\omega = 0.335$ ,  $\tau = 0.02$  时的 GPHSS-GSOR 迭代法与 GPHSS 迭代法、PHSS-SOR 迭代法的最优情形的谱半径进行了比较(实验数据均为 10 以内的最优参数), 并把相应的数值结果在表 1 中列出. 从表 1 可以看出, 当参数  $\omega = 0.335$ ,  $\tau = 0.02$  时, GPHSS-GSOR 迭代的谱半径比 GPHSS 迭代法和 PHSS-SOR 迭代法的最优参数时的谱半径小.

表 1 不同矩阵维数下的谱半径比较

		$p=16$	$p=24$	$p=32$	$p=40$	$p=48$	$p=64$
GPHSS	$\alpha_{\text{opt}}$	9.989	9.998	9.998	9.996	9.998	9.999
	$\beta_{\text{opt}}$	9.999	9.996	9.999	9.998	9.997	9.999
	$\rho_{\text{opt}}$	0.181 8	0.181 8	0.181 8	0.181 8	0.181 8	0.181 8
PHSS-SOR	$\alpha_{\text{opt}}$	0.461	0.458	0.458	0.455	0.454	0.443
	$\rho_{\text{opt}}$	0.829 9	0.829 3	0.829 1	0.828 8	0.828 6	0.828 3
GPHSS-GSOR	$\omega$	0.335	0.335	0.335	0.335	0.335	0.335
	$\tau$	0.02	0.02	0.02	0.02	0.02	0.02
	$\rho$	0.104 0	0.101 5	0.099 9	0.099 4	0.098 1	0.097 3

### 参考文献:

- [1] BENZI M, GOLUB G H, LIESEN J. Numerical Solution of Saddle Point Problems [J]. Acta Numerica, 2005, 14(1): 1–137.
- [2] BAI Zhong-zhi, WANG Zeng-qi. On Parameterized Inexact Uzawa Methods for Generalized Saddle Point Problems [J]. Linear Algebra and Its Applications, 2008, 428(11): 2900–2932.
- [3] BAI Zhong-zhi, PARLETT B N, WANG Zeng-qi. On Generalized Successive Overrelaxation Methods for Augmented Linear Systems [J]. Numerische Mathematik, 2005, 102(1): 1–38.
- [4] BAI Zhong-zhi, LI Gui-qing. Restrictively Preconditioned Conjugate Gradient Methods for Systems of Linear Equations

- [J]. IMA Journal of Numerical Analysis, 2003, 23(4): 561—580.
- [5] BAI Zhong-zhi. Structured Preconditioners for Nonsingular Matrices of Block Two-by-Two Structures [J]. Mathematics of Computation, 2006, 75: 791—815.
- [6] ZHANG Guo-feng, WANG Shan-shan. A Generalization of Parameterized Inexact Uzawa Method for Singular Saddle Point Problems [J]. Applied Mathematics and Computation, 2013, 219(9): 4225—4231.
- [7] WANG Shan-shan, ZHANG Guo-feng. Preconditioned AHSS Iteration Method for Singular Saddle Point Problems [J]. Numerical Algorithms, 2013, 63(3): 521—535.
- [8] ZHENG Bin, BAI Zhong-zhi, YANG Xi. On Semi-Convergence of Parameterized Uzawa Methods for Singular Saddle Point Problems [J]. Linear Algebra and Its Applications, 2009, 431(5): 808—817.
- [9] 潘春平. 关于鞍点问题的预处理 HSS-SOR 交替分裂迭代方法 [J]. 高校应用数学学报, 2012, 27(4): 456—464.
- [10] 雍龙泉. 迭代法求解实对称矩阵绝对值方程 [J]. 西南大学学报: 自然科学版, 2012, 34(5): 32—37.
- [11] 胡枫, 金远平. SOR 最优松弛因子选取方法研究 [J]. 西南师范大学学报: 自然科学版, 2008, 33(5): 48—50.
- [12] ZHANG Nai-min, LU T T, WEI Yi-min. Semi-Convergence Analysis of Uzawa Methods for Singular Saddle Point Problems [J]. Journal of Computational and Applied Mathematics, 2014, 255: 334—345.

## The Semi-Convergence of the GPHSS-GSOR Method for Singular Saddle Point Problems

ZENG Min-li, LIN Ze-an, LIN Zhi-qi

College of Mathematics, Putian University, Putian Fujian 351100, China

**Abstract:** Based on the Hermitian and skew-Hermitian splitting (HSS) iterative method and the generalized SOR (GSOR) iterative method, the PHSS-SOR iterative method for solving nonsingular saddle point problems is extended as a generalized PHSS-SOR (GPHSS-GSOR) iterative method. The new method is used to solve the singular saddle point problems. The semi-convergence of the GPHSS-GSOR for solving the singular saddle point problems is studied in detail. Numerical experiments are used to test the validity of the new method.

**Key words:** singular saddle point problems; iterative method; semi-convergence

责任编辑 廖 坤

