

文章编号: 1000-0887(2001) 05_0534_07

广义线性互补问题的改进 SLP 算法及收敛性*

修乃华, 高自友

(北方交通大学 数学系, 北京 100044)

(张石生推荐)

摘要: 考虑广义线性互补问题, 提出一个求解它的改进的序列线性规划算法, 并在一定条件下证得该法具有良好的收敛性质. 此外, 顺便给出该问题解集非空有界的一个充分条件

关键词: 广义线性互补; 算法; 收敛性

中图分类号: O177.91 文献标识码: A

引 言

考虑广义线性互补问题(XLCP): 找一个向量 $(x, y) \in \mathbf{R}^{2n}$ 使得

$$\left. \begin{aligned} Mx - Ny &\in \mathcal{K} \\ x^T y = 0, \quad x \geq 0, \quad y \geq 0 \end{aligned} \right\} \quad (1)$$

这里 $M, N \in \mathbf{R}^{m \times n}$ 是已知矩阵, $\mathcal{K} = \{u \in \mathbf{R}^m \mid Gu \geq g, G \in \mathbf{R}^{l \times m}, g \in \mathbf{R}^l\}$ 是 \mathbf{R}^m 中的一个多面集. 这个模型首先被著名优化专家 Mangasarian 和 Pang^[1] 提出(也见 Ye 的[2]). 它在结构力学、接触力学、交通与经济平衡等领域有着广泛的应用^[3]. 同时, 它也可视为水平线性互补、混合线性互补、仿射变分问题的统一形式^[4~6]. 因此, 对它的研究具有普遍意义, 并引起一些学者的研究兴趣, 见[1, 2, 4, 7~10] 及其参考文献.

XLCP 可转化为求解一个双线性规划问题(BLP):

$$\left. \begin{aligned} \min f(x, y) &:= x^T y, \\ \text{s. t. } h(x, y) &:= GMx - GNy - g \geq 0, \quad x \geq 0, \quad y \geq 0 \end{aligned} \right\} \quad (2)$$

假定可行集 $\Omega := \{(x, y) \in \mathbf{R}^{2n} \mid h(x, y) \geq 0, x \geq 0, y \geq 0\}$ 非空, 这里 (x, y) 表示列向量 $(x^T, y^T)^T$, 显然, $(x, y) \in \mathbf{R}^{2n}$ 是(1)的一个解 \Leftrightarrow 它是(2)的一个解且最优值为零. 在文献[1]中, Mangasarian 和 Pang 给出一个求解(2)的序列线性规划(SLP)算法, 其子问题是

$$\min \{ f(x, y)^T(u, v) \mid (u, v) \in \Omega \}. \quad (3)$$

该法具有简单的结构且有限步终止. 然而, 子问题(3)可能无解, 从而可能导致 SLP 法失败.

在这篇文章中, 我们提出一个改进的 SLP 算法, 它的子问题是

* 收稿日期: 1999_10_25; 修订日期: 2001_01_18

基金项目: 国家自然科学基金资助项目(19971002)

作者简介: 修乃华(1959—), 男, 河北人, 副教授, 博士, 研究方向为最优化理论与算法, 已发表论文 40 余篇.

$$\min \left\{ \dot{f}(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k)^T (\Delta \mathbf{x}, \Delta \mathbf{y}) \mid (\Delta \mathbf{x}, \Delta \mathbf{y}) \in \Omega_k \right\}. \quad (4)$$

这里 $\Omega_k := \left\{ (\mathbf{u}, \mathbf{v}) \in \mathbf{R}^{2n} \mid \mathbf{GM}\mathbf{u} - \mathbf{GN}\mathbf{v} + h(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k) \geq \mathbf{0}, \mathbf{e} \geq (\mathbf{u}, \mathbf{v}) \geq \min\{(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k), \mathbf{e}\} \right\}$, $\mathbf{e} = (1, 1, \dots, 1)^T$. 易知(4)总可解且与(3)有相同的计算量. 我们证得, 无需任何条件新算法便可大范围收敛. 特别, 当 $\{M, N\}$ 关于 \mathcal{N} 是 X -行充分或列单调时, $(\mathbf{x}^k)^T \mathbf{y}^k \downarrow_{(x, y) \in \Omega} \mathbf{x}^T \mathbf{y}$. 同时, 也给出问题(1)解集非空有界的一个充分条件.

1 改进的 SLP 算法

任取初始点 $(\mathbf{x}^0, \mathbf{y}^0) \in \Omega$, 对于 $K \in Z := \{0, 1, 2, \dots\}$, 假定 $(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k) \in \Omega$ 已知, 我们求 $(\mathbf{x}^{k+1}, \mathbf{y}^{k+1}) \in \Omega$ 如下:

步 1 令 $\mathbf{d}^k = (\Delta \mathbf{x}^k, \Delta \mathbf{y}^k) \in \mathbf{R}^{2n}$ 是(4)的一个最优解.

步 2 若 $\dot{f}(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k)^T \mathbf{d}^k = 0$, 则停止计算.

步 3 否则, 令

$$(\mathbf{x}^{k+1}, \mathbf{y}^{k+1}) = (\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k) + \theta_k (\Delta \mathbf{x}^k, \Delta \mathbf{y}^k), \quad (5)$$

这里 θ_k 是集合 $\{1, 1/2, 1/4, \dots\}$ 中使下式成立的最大者:

$$f(\mathbf{x}^{k+1}, \mathbf{y}^{k+1}) \leq f(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k) + \sigma \theta_k \dot{f}(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k)^T \mathbf{d}^k \quad \sigma \in (0, 1). \quad (6)$$

这个算法受文献[11]刺激, 它具有下面的特征.

引理 1 若算法停止在点 $(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k)$, 则它是问题(2)的一个 KKT 点; 否则, \mathbf{d}^k 是(2)在 $(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k)$ 的一个下降可行方向.

证 若算法停止在点 $(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k)$, 从步 2 知原点 $(0, 0)$ 也是(4)的一个最优解. 由 KKT 条件知, 存在乘子 $\lambda = (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_l)^T \in \mathbf{R}^l$ 和 $\mu^{(i)} = (\mu_1^{(i)}, \mu_2^{(i)}, \dots, \mu_{2n}^{(i)})^T \in \mathbf{R}^{2n} (i = 1, 2)$ 使得

$$\dot{f}(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k) = [\mathbf{GM}, -\mathbf{GN}]^T \lambda + \mu^{(1)} - \mu^{(2)}, \quad (7a)$$

$$\lambda^T (\mathbf{0} - \mathbf{0} + h(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k)) = \mathbf{0} \quad (\lambda \geq \mathbf{0}), \quad (7b)$$

$$(\mu^{(1)})^T ((0, 0) + \min\{(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k), \mathbf{e}\}) = \mathbf{0} \quad (\mu^{(1)} \geq \mathbf{0}), \quad (7c)$$

$$(\mu^{(2)})^T (\mathbf{e} - (0, 0)) = \mathbf{0} \quad (\mu^{(2)} \geq \mathbf{0}), \quad (7d)$$

$$(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k) \in \Omega. \quad (7e)$$

由(7c)和(7d)得

$$(\mu^{(1)})^T (\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k) = \mathbf{0}, \quad \mu^{(1)} \geq \mathbf{0}, \quad \mu^{(2)} = \mathbf{0}. \quad (8)$$

结合(7a), (7b)和(7e)推出, $(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k)$ 是(2)的一个 KKT 点.

若算法不停止在点 $(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k)$, 则有 $\dot{f}(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k)^T \mathbf{d}^k < \mathbf{0}$, 即 \mathbf{d}^k 是一个下降方向. 再由式

$$\begin{aligned} \mathbf{GM}(\mathbf{x}^k + \theta \Delta \mathbf{x}^k) - \mathbf{GN}(\mathbf{y}^k + \theta \Delta \mathbf{y}^k) - \mathbf{g} &= \\ \theta (\mathbf{GM} \Delta \mathbf{x}^k - \mathbf{GN} \Delta \mathbf{y}^k) + h(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k) &\geq \\ \theta (\mathbf{GM} \Delta \mathbf{x}^k - \mathbf{GN} \Delta \mathbf{y}^k + h(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k)) &\geq \\ 0 & \quad (\forall \theta \in [0, 1]) \end{aligned}$$

和

$$\begin{aligned} (\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k) + \theta (\Delta \mathbf{x}^k, \Delta \mathbf{y}^k) &\geq (\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k) - \theta \min\{(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k), \mathbf{e}\} \geq \\ (\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k) - \min\{(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k), \mathbf{e}\} &\geq \\ 0 & \quad (\forall \theta \in [0, 1]), \end{aligned}$$

可导出 d^k 是(2) 在点 (x^k, y^k) 的一个下降可行方向. 证毕. □

2 收敛性

在这一节中, 我们主要是对在第 1 节中提出的新算法进行收敛性分析, 以保证该法的可靠性. 首先回忆 Gowda[4] 引入的 X -行充分性概念, 它是线性互补问题 $LCP(M, q)$ 中行充分矩阵的概念推广.

定义 1^[4] 我们说 $\{M, N\}$ 关于 \mathcal{N} 具有 X -行充分性, 是指

$$(M^T u)_i (N^T u)_i \leq 0 \quad (i = 1, 2, \dots, n), \quad u \in (O^+ \mathcal{N})^*$$

$$\Rightarrow (M^T u)_i (N^T u)_i = 0 \quad (i = 1, 2, \dots, n),$$

这里 $(O^+ \mathcal{N})^* = \{v \in \mathbf{R}^m \mid v = G^T \mu, \mu \geq 0\}$, $O^+ \mathcal{N} = \{u \in \mathbf{R}^m \mid Gu \geq 0\}$.

利用著名的 Frank-Wolfe 定理[12], 当 $\Omega \neq f$ 时, 双线性规划(2) 总可解. 当然, 此解不必要是(1) 的解. 但 Gowda 证明

引理 2^[4] $\{M, N\}$ 关于 \mathcal{N} 是 X -行充分性 \Leftrightarrow 对每个 $q \in \mathbf{R}^l$, 问题(2) 的任何 KKT 点均是(1) 的解.

应用这个引理, 可得到算法的一个大范围收敛性结果.

定理 1 假定 $\{(x^k, y^k)\}$ 是由算法产生的一个无穷序列, 则

a) $\lim_{k \rightarrow \infty} \cdot \cdot f(x^k, y^k)^T d^k = 0$;

b) $\{(x^k, y^k)\}$ 的任何极限点均是(2) 的一个 KKT 点;

c) 当 $\{M, N\}$ 关于 \mathcal{N} 是 X -行充分性时, $(x^k)^T y^k \downarrow 0$.

证 假设存在一个无穷子集 $Z_0 \subseteq Z$, 使得

$$- \cdot \cdot f(x^k, y^k)^T d^k \geq \varepsilon > 0 \quad (\forall k \in Z_0). \quad (9)$$

我们将导出矛盾. 事实上, 从(6) 知

$$\theta_k (- \cdot \cdot f(x^k, y^k)^T d^k) \leq f(x^k, y^k) - f(x^{k+1}, y^{k+1}) \quad (\forall k \in Z).$$

再由 $\{f^k\} \downarrow, f^k \geq 0$ 和(9), 得

$$\sigma \sum_{k \in Z_0} \theta_k \leq \sigma \sum_{k \in Z_0} \theta_k (- \cdot \cdot f(x^k, y^k)^T d^k) \leq$$

$$\sigma \sum_{k=0}^{\infty} \theta_k (- \cdot \cdot f(x^k, y^k)^T d^k) \leq$$

$$\sum_{k=0}^{\infty} \{f^k - f^{k+1}\} < +\infty$$

注意到 $\|d^k\| \leq \sqrt{n}$, 则有

$$\lim_{k \in Z_0} \theta_k = 0, \quad \lim_{k \in Z_0} \theta_k \|d^k\| = 0. \quad (10)$$

再从 Amijo 规则及 $\cdot \cdot f$ 的一致连续性, 知

$$\begin{aligned} \sigma(2\theta_k) (- \cdot \cdot f(x^k, y^k)^T d^k) &> f(x^k, y^k) - f(x^k + 2\theta_k \Delta x^k, y^k + 2\theta_k \Delta y^k) = \\ &= (2\theta_k) (- \cdot \cdot f(x^k, y^k)^T d^k) + o(\theta_k), \end{aligned}$$

即对任何充分大的 $k \in Z_0$,

$$(1 - \sigma) (- \cdot \cdot f(x^k, y^k)^T d^k) + o(1) > 0$$

此与(9) 矛盾. 从而结论 a) 为真.

假设 (x^*, y^*) 是 $\{(x^k, y^k)\}$ 的任何一个极限点且 $\lim_{k \in Z_1} \lim_{k \rightarrow \infty} (x^k, y^k) = (x^*, y^*)$, $(Z_1 \subseteq Z)$. 由 $\{d^k\}$ 的有界性, 不妨设 $\lim_{k \in Z_1} \lim_{k \rightarrow \infty} d^k = d^*$. 易证 d^* 是下面问题的一个最优解.

$$\min \left\{ :f(x^*, y^*)^T(u, v) \mid (u, v) \in \Omega_* \right\},$$

这里

$$\Omega_* := \left\{ (u, v) \in \mathbf{R}^{2n} \mid GMu - GNv + h(x^*, y^*) \geq 0, \right. \\ \left. e \geq (u, v) \geq \min\{(x^*, y^*), e\} \right\}.$$

于是, 由 a) 得

$$:f(x^*, y^*)^T d^* = \lim_{k \in Z_1} \lim_{k \rightarrow \infty} :f(x^k, y^k)^T d^k = 0$$

这表明 (x^*, y^*) 是 (2) 的一个 KKT 点. 结论 c) 跟自 $\{f^k\} \downarrow$ 和引理 2. 证毕. \square

下面, 我们把 LCP 中的单调性概念推广到 XLCP 中, 并建立相应的收敛性结果.

定义 2 我们说 $\{M, N\}$ 关于 \mathcal{R} 是 X_- 列单调的, 如果下述条件成立:

$$Mu - Nv \in \mathcal{R} \Rightarrow u^T v \geq 0 \quad (11)$$

说 $\{M, N\}$ 关于 \mathcal{R} 是 X_- 行单调的, 如果下述条件成立:

$$(M^T u)^T (N^T u) \geq 0 \quad \forall u \in (O^+ \mathcal{R})^* \quad (12)$$

应用文 [10] 的方法与技巧, 我们可研究 X_- 列单调性的特征.

命题 1 给定矩阵 $M, N \in \mathbf{R}^{m \times n}$ 和一个多面体 \mathcal{R} . 如果 $\{M, N\}$ 关于 \mathcal{R} 是 X_- 列单调的, 则 $x^T y$ 在 Ω 上是凸的.

证 对任意 $(x^1, y^1), (x^2, y^2) \in \Omega$ 和 $\lambda \in [0, 1]$, 经简单计算可得

$$\lambda f(x^1, y^1) + (1 - \lambda)f(x^2, y^2) - f(\lambda(x^1, y^1) + (1 - \lambda)(x^2, y^2)) = \\ \lambda(x^1)^T y^1 + (1 - \lambda)(x^2)^T y^2 - (\lambda x^1 + (1 - \lambda)x^2)^T (\lambda y^1 + (1 - \lambda)y^2) = \\ \lambda(1 - \lambda)(x^1 - x^2)^T (y^1 - y^2).$$

由假设立知本结论成立, 证毕. \square

命题 2 给定矩阵 $M, N \in \mathbf{R}^{m \times n}$ 和一个多面体 \mathcal{R} . 如果 $\{M, N\}$ 关于 \mathcal{R} 是 X_- 列单调且存在一个内点 $(x, y) \in \Omega$ (i.e., $(x, y) \in \Omega, x > 0, y > 0$), 则对任意 $\varepsilon \geq 0$, 水平集

$$L(\varepsilon) = \{(x, y) \in \Omega \mid x^T y \leq \varepsilon\}$$

是有界的 (允许 $L(\varepsilon)$ 为空集).

证 对任意 $(x, y) \in L(\varepsilon)$. 由假设, $(x - x)^T (y - y) \geq 0$. 继而,

$$\sum_{i=1}^n x_i y_i + \sum_{i=1}^n y_i x_i \leq \sum_{i=1}^n x_i y_i + \sum_{i=1}^n x_i y_i \leq x^T y + \varepsilon$$

此表明对任意 $x_i \geq 0$ 和 $y_i \geq 0$, x_i 和 y_i 均是有界的. 证毕. \square

经过上面准备, 可得到另一个收敛性结果.

定理 2 假设 $\{w^k = (x^k, y^k)\}$ 是由算法产生的一个无穷序列, 则

$$a) \liminf_k \sup :f(w^k)^T (w - w^k) \geq 0 \quad (\forall w \in \Omega);$$

$$b) \text{ 当 } \{M, N\} \text{ 关于 } K \text{ 是 } X_- \text{ 列单调时, } (x^k)^T y^k \downarrow \min_{w \in \Omega} x^T y.$$

证 我们采用文 [11] 的证明技巧. 若 $\{w^k\}$ 是有界的, 则它至少有一个收敛的子列, 比如说 $w^{k'} \rightarrow w^*$, 由定理 1 知

$$\liminf_k \sup :f(w^k)^T (w - w^k) \geq \liminf_k :f(w^{k'})^T (w - w^{k'}) =$$

$$\therefore f(\mathbf{w}^*)^T(\mathbf{w} - \mathbf{w}^*) \geq 0, \quad \mathbf{w} \in \Omega$$

若 $\{\mathbf{w}^k\}$ 无界, 我们不妨假设 $\|\mathbf{w}^k\| \rightarrow \infty$. 若 a) 不真, 则存在 $\mathbf{w} \in \Omega$, 常数 $\rho > 0$ 和 $k_0 \in Z$, 使得

$$\therefore f(\mathbf{w}^k)^T(\mathbf{w} - \mathbf{w}^k) \leq -\rho < 0, \quad \|\mathbf{w} - \mathbf{w}^k\| > 1 \quad (\forall k > k_0) \quad (13)$$

记 $(\mathbf{r}^k, \mathbf{s}^k) = (\mathbf{w} - \mathbf{w}^k) / \|\mathbf{w} - \mathbf{w}^k\|$. 易知对所有的 $k > k_0$,

$$\mathbf{e} \geq (\mathbf{r}^k, \mathbf{s}^k) \geq \min\{(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k), \mathbf{e}\}$$

和

$$\begin{aligned} & (\mathbf{GM}\mathbf{r}^k - \mathbf{GN}\mathbf{s}^k) + h(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k) \geq \\ & \frac{1}{\|\mathbf{w} - \mathbf{w}^k\|} (\mathbf{GM}(\mathbf{x} - \mathbf{x}^k) - \mathbf{GN}(\mathbf{y} - \mathbf{y}^k) + h(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k)) \geq \\ & \frac{1}{\|\mathbf{w} - \mathbf{w}^k\|} (\mathbf{GM}\mathbf{x} - \mathbf{GN}\mathbf{y} - \mathbf{g}) \geq 0, \end{aligned}$$

即 $(\mathbf{r}^k, \mathbf{s}^k) \in \Omega_k$.

再由 (13), 得

$$\therefore f(\mathbf{w}^k)^T \mathbf{d}^k \leq \therefore f(\mathbf{w}^k)^T (\mathbf{r}^k, \mathbf{s}^k) \leq \frac{-\rho}{\|\mathbf{w} - \mathbf{w}^k\|} \quad (\forall k > k_0) \quad (14)$$

另一方面, 利用 $\sum_{k=0}^{\infty} \theta_k = +\infty$, 必存在 $k_1 > k_0$ 使得

$$\begin{aligned} \|\mathbf{w} - \mathbf{w}^k\| & \leq \|\mathbf{w} - \mathbf{w}^{k_0}\| + \sum_{i=k_0}^{k-1} \|\theta_i \mathbf{d}^i\| \leq \\ & \sum_{i=k_0}^{k_1} \sqrt{n} \theta_i + \sum_{i=k_0}^{k-1} \sqrt{n} \theta_i \leq \\ & 2\sqrt{n} \sum_{i=k_0}^{k_1} \theta_i \quad (\forall k \geq k_1), \end{aligned} \quad (15)$$

从 (14), (15) 和 Armijo 搜索规则, 并取任何 $k \geq k_1$, 有

$$\frac{\sigma\rho}{2\sqrt{n}} \sum_{k=k_1}^{\infty} \frac{\theta_k}{\sum_{i=0}^k \theta_i} \leq \sum_{k=k_1}^{\infty} \theta_k (-\therefore f(\mathbf{w}^k)^T \mathbf{d}^k) \leq \sum_{k=k_1}^{\infty} \{f(\mathbf{w}^k) - f(\mathbf{w}^{k+1})\} < +\infty$$

此与 $\sum_{k=k_1}^{\infty} \left(\theta_k / \sum_{i=k_1}^k \theta_i \right) = +\infty$ 矛盾. 因此 a) 成立. 命题 1 可导出对每个 $\mathbf{w} \in \Omega$,

$$f(\mathbf{w}) \geq f(\mathbf{w}^k) + \therefore f(\mathbf{w}^k)^T(\mathbf{w} - \mathbf{w}^k) \quad (\forall k \in Z)$$

再从 (a) 得

$$\begin{aligned} f(\mathbf{w}) & \geq \liminf_k f(\mathbf{w}^k) + \limsup_k \therefore f(\mathbf{w}^k)^T(\mathbf{w} - \mathbf{w}^k) \geq \\ & \liminf_k f(\mathbf{w}^k) \geq \min_{\mathbf{w} \in \Omega} f(\mathbf{w}). \end{aligned}$$

定理证毕. □

总结定理 1 和 2 的结果, 再应用命题 2, 我们不难得到如下的收敛定理.

定理 3 假定 $\{\mathbf{w}^k\}$ 是由算法产生的一个无穷序列, 如果 $\{M, N\}$ 关于 \mathcal{R} 是 X -行充分和列单调, 且在 Ω 中存在一个内点, 那么

a) $\{(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k)\}$ 有界;

b) $(\mathbf{x}^k)^T \mathbf{y}^k \downarrow 0$.

3 讨 论

基于上面的分析,实际上我们得到了广义线性互补问题(1)解集非空有界的一个充分条件.即在 XLCP(M, N, \mathcal{K}) 中,若 $\{M, N\}$ 关于 \mathcal{K} 是 X -行充分和列单调,且可行集中存在内点,则其解集必非空有界.这个结果是 LCP 中下面结果的推广:在 LCP(M, q) 中,如果 M 半正定且可行集中存在内点,则其解集必非空有界.

众所周知,内点法能求解单调且内点存在的线性互补问题,以及它有多项式和超线性收敛性.然而,在 XLCP 中却至今没有这样的内点法,此问题有待于研究.

[参 考 文 献]

- [1] Mangasarian O L, Pang J S. The extended linear complementarity problem[J]. SIAM Journal on Matrix Analysis and Applications, 1995, **16**(2): 359—368.
- [2] Ye Y. A fully polynomial_time approximation algorithm for computing a stationary point of the general linear complementarity problem[J]. Mathematics of Operations Research, 1993, **18**(2): 334—345.
- [3] Ferris M C, Pang J S. Engineering and economic applications of complementarity problems[J]. SIAM Review, 1997, **39**(4): 669—713.
- [4] Gowda M S. On the extended linear complementarity problems[J]. Mathematical Programming, 1996, **72**(1): 33—50.
- [5] Cottle R W, Pang J S, Stone R E. The Linear Complementarity Problem [M]. Boston MA: Academic Press, 1992.
- [6] Zhang Y. On the convergence of a class of infeasible interior_point methods for the horizontal linear complementarity problem[J]. SIAM Journal on Optimization, 1994, **4**(1): 208—227.
- [7] Solodov M V. Some optimization reformulations of the extended linear complementarity problem[J]. Compu Optim Appl, 1999, **13**(2): 187—200.
- [8] Xiu N, Zhang J. A smoothing Gauss_Newton method for the generalized HLCP[J]. J Compu Appl Math, 2001, **130**(2): 321—335.
- [9] Zhang J, Xiu N. Local uniqueness of solutions to the extended linear complementarity problem[J]. J Optim Theory Appl, 1999, **103**(3): 715—726.
- [10] Zhang J, Xiu N. Global s_type error bound for the extended linear complementarity problem[J]. Mathematical Programming, 2000, **88**(2): 391—410.
- [11] Wu S, Wu F. A modified Frank_Wolfe algorithm and its convergence properties[J]. Acta Math Appl, 1995, **13**(3): 286—291.
- [12] Frank M, Wolfe P. An algorithm for quadratic programming[J]. Naval Research Logistics Quarterly, 1959, **3**: 95—100.

Convergence of a Modified SLP Algorithm for the Extended Linear Complementarity Problem

XIU Nai_hua, GAO Zi_you

(Department of Applied Mathematics, Northern Jiaotong University,
Beijing 100044, P R China)

Abstract: A modified sequential linear programming algorithm is presented, whose subproblem is always solvable, for the extended linear complementarity problem (XLCP), the global convergence of the algorithm under assumption of X -row sufficiency or X -column monotonicity is proved. As a result, a sufficient condition for existence and boundedness of solution to the XLCP are obtained.

Key words: extended linear complementarity problem; modified SLP algorithm; global convergence