

线性互补问题的阻尼牛顿法的有限终止性*

孙德锋 韩继业 赵云彬

(中国科学院应用数学研究所, 北京 100080)

摘要 在 [2] 中, Harker 和 Pang 提出了如下一个公开问题: 对于线性互补问题的阻尼牛顿算法, 当它收敛时, 算法是否能在有限步内终止? 本文对此问题给出一个肯定回答, 而且进一步给出一个新的求解一般线性互补问题的有限终止算法. 这个算法避免了阻尼牛顿算法可能不收敛的情形.

关键词 线性互补问题, 阻尼牛顿法, 有限终止性, B -可微

1 引言

最近, Pang^[6] 研究了一种求解 B -可微方程组的全局牛顿法并且讨论了它在数学规划领域中的应用. 在 [2] 中, Harker 和 Pang 分析了上述算法应用于线性互补问题的情形. 在比较了阻尼牛顿法和分块转轴方法^[4,5] 以后, 他们提出了如下的未决问题: 如果迭代点列收敛, 阻尼牛顿法是否在有限步终止^[2,275 页]? 本文中我们将给出确定的答案. 我们将首先回顾求 B -可微方程组的阻尼牛顿法及其应用于线性互补问题的情形, 其次我们讨论了解线性互补问题的阻尼牛顿法的有限终止性. 最后我们提出了一种新的解线性互补问题的有限终止算法, 它避免了阻尼牛顿法的可能不收敛的情形.

2 阻尼牛顿法及其有限终止性

考虑如下线性互补问题 (记作 $LCP(q, M)$):

$$w = q + Mz \geq 0, \quad z \geq 0, \quad w^T z = 0, \quad (2.1)$$

其中 $q \in R^n$ 是一给定向量, M 是一给定的 $n \times n$ 矩阵. 矩阵 M 被称为 P -矩阵, 如果它的每一个主子式为正. 如果 M 是 P -矩阵, 则 $LCP(q, M)$ 有唯一解^[5,7]. 易知^[6] $LCP(q, M)$ 等价于求解如下的分片线性方程组

$$H(z) = \min \{z, q + Mz\} = 0, \quad (2.2)$$

其中“min”算子是取各分量最小. 虽然函数 $H(z)$ 不是可微的, 但它满足所谓的 B -可微性质.

定义 2.1 函数 $H: R^n \rightarrow R^n$ 称为在点 z 处 B -可微, 如果 (i) H 在 z 的一邻域内 Lipschitz 连续, (ii) 存在一正齐次函数 $BH(z, \cdot): R^n \rightarrow R^n$ (称为 H 在 z 点的 B -导

本文 1995 年 3 月 29 日收到. 1997 年 5 月 15 日收到修改稿.

* 国家自然科学基金和中国科学院管理、决策和信息系统实验室资助项目.

数), 使得

$$\lim_{v \rightarrow 0} \frac{H(z+v) - H(z) - BH(z)v}{\|v\|} = 0.$$

函数 H 被称为在集合 S 上 B -可微, 如果 H 在 S 中每一点都 B -可微.

对于任意 $z \in R^n$, 定义

$$\begin{cases} \alpha(z) = \{i : (q + Mz)_i < z_i\}, \\ \beta(z) = \{i : (q + Mz)_i = z_i\}, \\ \gamma(z) = \{i : (q + Mz)_i > z_i\}. \end{cases} \quad (2.3)$$

根据 [6] 可知, 由 (2.2) 给出的函数 H 在每一点都是 B -可微, 且其 B -导数的第 i 个分量为

$$(BH(z)v)_i = \begin{cases} M_i^T v, & \text{如果 } i \in \alpha(z), \\ \min\{M_i^T v, v_i\}, & \text{如果 } i \in \beta(z), \\ v_i, & \text{如果 } i \in \gamma(z), \end{cases} \quad (2.4)$$

其中 M_i^T 表示 M 的第 i 行向量.

记 $g : R^n \rightarrow R$ 为 H 的范数函数, 即

$$g(z) = \frac{1}{2} H(z)^T H(z). \quad (2.5)$$

对于一般的 B -可微方程组

$$H(z) = 0, \quad (2.6)$$

Pang^[6] 给出了如下求解 (2.6) 的阻尼牛顿法.

阻尼牛顿法 设 $z^0 \in R^n$ 是任一初始向量. 设 s, μ 和 σ 为给定的常数, 且 $s \in (0, +\infty)$, $\mu \in (0, 1)$ 及 $\sigma \in (0, 1/2)$. 若点 z^k 满足 $H(z^k) \neq 0$, 则通过如下两步来得到 z^{k+1} :

第 1 步 解牛顿方程组

$$H(z^k) + BH(z^k)d = 0, \quad (2.7)$$

得到方向 d^k .

第 2 步 令 $\lambda_k = \mu^{m_k} s$, 其中 m_k 是使得下面不等式成立的最小非负整数 m ,

$$g(z^k) - g(z^k + \mu^m s d^k) \geq 2\sigma \mu^m s g(z^k). \quad (2.8)$$

令 $z^{k+1} = z^k + \lambda_k d^k$.

下面我们假设 H 具有形式 (2.2).

定理 2.1 [2] 设 M 是一 $n \times n$ 的 P -矩阵, 且 q, z^0 是任意向量, 则由求解 (2.2) 的阻尼牛顿法所产生的序列 $\{z^k\}$ 被唯一确定、有界且满足

$$\|\min\{z^{k+1}, q + Mz^{k+1}\}\| < \|\min\{z^k, q + Mz^k\}\|. \quad (2.9)$$

而且, $\{z^k\}$ 的任一聚点 \bar{z} 是 $LCP(q, M)$ 的解, 当且仅当

$$\bar{z}_i = (q + M\bar{z})_i = 0, \quad \forall i \in \beta(\bar{z}).$$

对 $z \in R^n$, 如果 $\beta(z)$ 为空集, 则 z 被称为一非退化向量. 设 z^k 给定且 d^k 是 (2.7) 的解, 对每一 k , 定义

$$w^k = q + Mz^k.$$

容易验证序列 $\{w^k\}$ 满足下面的迭代公式:

$$w^{k+1} = (1 - \lambda_k)w^k + \lambda_k u^k,$$

其中 $u^k = q + Mv^k$, $v^k = z^k + d^k$, 且 d^k 满足 (2.7). 由定义, 序列 $\{z^k\}$ 满足类似的迭代公式:

$$z^{k+1} = (1 - \lambda_k)z^k + \lambda_k v^k. \tag{2.10}$$

定义

$$\rho = \min\{\rho_1, \rho_2\}, \tag{2.11}$$

其中

$$\rho_1 = \min \left\{ \frac{z_i^k - w_i^k}{z_i^k - w_i^k - v_i^k} : i \in \alpha(z^k), v_i^k < 0 \right\}, \tag{2.12}$$

$$\rho_2 = \min \left\{ \frac{w_i^k - z_i^k}{w_i^k - z_i^k - u_i^k} : i \in \gamma(z^k), u_i^k < 0 \right\}. \tag{2.13}$$

引理 2.1 [2] 设 z^k 是一非退化向量, 且不是 $LCP(q, M)$ 的解. 设 $\sigma \in (0, 1/2)$, 方向向量 d^k 满足 (2.7), 则存在 $\delta > 0$, 使得对每一 $t \in (\rho, \rho + \delta]$, 向量 $z_t = z^k + td^k$ 非退化, 且满足

$$g(z^k) - g(z_t) \geq 2\sigma t g(z^k).$$

现在我们可以叙述 Harker 和 Pang[2] 的求解 (2.2) 的修正阻尼牛顿法.

求 $LCP(q, M)$ 的修正阻尼牛顿法: 设 z^0 是任一非退化向量. 设 μ 和 σ 同前. 给定非退化向量 z^k 满足 $H(z^k) \neq 0$, 则通过执行如下三步来得到 z^{k+1} :

第 1 步 求解 (2.7) 得 d^k .

第 2 步 检验 $v^k := z^k + d^k$ 是否为 $LCP(q, M)$ 的解; 如果是, 终止, 否则到下一步.

第 3 步 计算系数 ρ 并令 $\lambda_k = \rho + \varepsilon$, 其中 ε 是一正数使得 $z^{k+1} = z^k + \lambda_k d^k$ 非退化且

$$g(z^k) - g(z^{k+1}) \geq 2\sigma \lambda_k g(z^k).$$

在 [2] 中, Harker 和 Pang 讨论了经典的转轴方法 [4,5] 与阻尼牛顿法的关系. 实际上, 虽然线搜索初看起来不像一个转轴法则, 但可以理解为不同于经典方法的一种转轴法则. 然而定理 2.1 的收敛性却是以极限形式给出的. 因而求解 (2.2) 的阻尼牛顿法在收敛情况下是否在有限步终止就成了一个未决问题 [2]. 这里我们将对这个问题给出一定的答案.

对任意 $z \in \mathbb{R}^n$, 定义 $\partial_b H(z)$ 为所有具有如下形式的矩阵 V 组成的集合:

$$V_i = \begin{cases} M_i, & \text{如果 } i \in \alpha(z), \\ M_i, \text{ 或 } e_i & \text{如果 } i \in \beta(z), \\ e_i, & \text{如果 } i \in \gamma(z), \end{cases} \tag{2.14}$$

其中 e_i 是 \mathbb{R}^n 中的第 i 个单位向量.

定理 2.2 假设 z^* 是 $LCP(q, M)$ 的一个解并且所有 $V^* \in \partial_b H(z^*)$ 非奇异, 则存在 z^* 的一个邻域 N 使得当 $z \in N$ 时, 所有 $V \in \partial_b H(z)$ 非奇异且

$$z^* = z + d, \tag{2.15}$$

其中 $d = -V^{-1}H(z)$, $V \in \partial_b H(z)$.

证 选取 z^* 的一个邻域 N 使得当 $z \in N$ 时, 有

$$\alpha(z^*) \subseteq \alpha(z), \quad \gamma(z^*) \subseteq \gamma(z) \quad \text{及} \quad \beta(z) \subseteq \beta(z^*), \quad (2.16)$$

则对所有 $z \in N$,

$$\partial_b H(z) \subseteq \partial_b H(z^*). \quad (2.17)$$

这意味着所有 $V \in \partial_b H(z)$ 非奇异.

因为 z^* 是 $LCP(q, M)$ 的一个解, 所以对每一个 $i \in \{1, \dots, n\}$,

$$0 = H_i(z^*) = \begin{cases} M_i^T z^* + q_i, & \text{如果 } i \in \alpha(z^*) \cup \beta(z^*), \\ z_i^*, & \text{如果 } i \in \gamma(z^*) \cup \beta(z^*). \end{cases} \quad (2.18)$$

对任意 $z \in N$,

$$H_i(z) = \begin{cases} M_i^T z + q_i, & \text{如果 } i \in \alpha(z) \cup \beta(z), \\ z_i, & \text{如果 } i \in \gamma(z) \cup \beta(z). \end{cases} \quad i = 1, \dots, n. \quad (2.19)$$

从 (2.16) 及 $\alpha(z) \cup \beta(z) \cup \gamma(z) = \alpha(z^*) \cup \beta(z^*) \cup \gamma(z^*)$ 知, 对任意 $z \in N$,

$$\alpha(z) \cup \beta(z) \subseteq \alpha(z^*) \cup \beta(z^*), \quad \gamma(z^*) \cup \beta(z^*) \subseteq \gamma(z) \cup \beta(z). \quad (2.20)$$

由 (2.18)-(2.20),

$$\begin{aligned} H_i(z) &= H_i(z) - H_i(z^*) \\ &= \begin{cases} M_i^T(z - z^*), & \text{如果 } i \in \alpha(z) \cup \beta(z), \\ e_i^T(z - z^*), & \text{如果 } i \in \gamma(z) \cup \beta(z), \end{cases} \quad i = 1, \dots, n. \end{aligned} \quad (2.21)$$

结合 (2.14), (2.16) 及 (2.21), 对任意 $V \in \partial_b H(z)$ 有

$$H_i(z) - V_i^T(z - z^*) = 0, \quad i \in \alpha(z) \cup \beta(z) \cup \gamma(z),$$

这意味着

$$H(z) = V(z - z^*). \quad (2.22)$$

故

$$z^* = z - V^{-1}H(z) = z + d,$$

这就证明了 (2.15) 式.

推论 2.1 设 M 为一 $n \times n$ 的 P -矩阵, $q, z \in \mathbb{R}^n$ 为任意的向量. 假设 z^* 是 $LCP(q, M)$ 的解且在阻尼牛顿算法中取 $s = 1$. 则阻尼牛顿序列 $\{z^k\}$ 唯一确定、有界且满足 (2.9), 并且存在 z^* 的一邻域 N 使得当 $z^* \in N$ 且 $H(z^k) \neq 0$, 算法将终止于 $z^{k+1} = z^*$.

证 首先易验证当 M 是一 $n \times n$ 的 P -矩阵时, 所有 $V \in \partial_b H(z^*)$ 非奇异. 对任意 $d \in \mathbb{R}^n$, 易验证存在 $V \in \partial_b H(z)$, 使得

$$BH(z)d = Vd.$$

结合定理 2.1 及 2.2 即得结论.

对修正的阻尼牛顿法, 类似于推论 2.1 可给出类似的结果. 这里我们将不再写出. 注意定理 2.1 和推论 2.1 都没有断言阻尼牛顿法必收敛到 $LCP(q, M)$ 的唯一解 z^* . 推论 2.1 只是说明算法将在有限步终止, 如果 $\{z^k\}$ 在极限意义下收敛到 z^* , 这就解决了 [2] 中的一个未决问题. 在定理 2.1 的条件下是否存在一个聚点不是 $LCP(q, M)$ 的解, 这是 Harker 和 Pang^[2] 提出的另一个未决问题. 由于 (2.6) 定义的 $H(z)$ 是非光滑的, 全局收敛性一般很难保证, 但目前我们还不能给出一个例子来说明这一点. 作为一种解决后一未决问题的办法, 在下面一节中我们将给出求解一类线性投影方程组 (包括 $LCP(q, M)$) 的新的处理途径, 以避免阻尼牛顿算法可能不收敛的情形.

3 自校正的阻尼牛顿方法

考虑方程

$$H(z) = z - \Pi_X[z - (Mz + q)] = 0, \quad (3.1)$$

其中 Π_X 是 X 上的正交投影算子, 且 X 是 \mathbb{R}^n 中的非空闭凸集. 定义

$$d(z) = (I + M^T)H(z). \quad (3.2)$$

何炳生^[3] 在 M 半正定时给出了几类求解 (3.1) 的全局收敛的投影收缩 (PC) 算法. 基于 [3] 中的定理 1, 我们容易给出如下的算法.

3.1 求 (3.1) 的 PC 算法:

设 $\gamma \in (0, 2)$ 是一常数且 G 为一对称正定矩阵. 任给 x^0 , 对 $k = 0, 1, \dots$, 若 $H(x^k) \neq 0$, 则计算

$$x^{k+1} = x^k - \gamma \rho(x^k) G^{-1} d(x^k), \quad (3.3)$$

其中

$$\rho(x^k) = \frac{\|H(x^k)\|^2}{\|G^{-1}d(x^k)\|_G^2}.$$

这里对 $y \in \mathbb{R}^n$, 令 $\|y\|_G^2 = y^T G y$.

定理 3.1 假设 $X^* = \{z^* \in X \mid z^* \text{ 是 (3.1) 的解}\} \neq \emptyset$ 并且 M 为半正定. 则由 PC 方法产生的点列 $\{x_i\}$ 将收敛到 X^* 中的一点 x^* .

证 类似于 [3].

注意上述算法具有全局收敛性, 但一般不在有限步终止. 下面我们假设

$$X = \{z \in \mathbb{R}^n \mid l \leq z \leq u\}, \quad (3.4)$$

其中 $l, u \in \{\mathbb{R} \cup \{\infty\}\}^n$ 且 $l \leq u$. 当 $X = \mathbb{R}_+^n$ 时,

$$H(z) = z - \Pi_X[z - (Mz + q)] = \min(z, Mz + q).$$

对任意 $z \in \mathbb{R}^n$, 定义 $\partial_b H(z)$ 为由具有如下形式的矩阵 V 组成:

$$V_i = \begin{cases} M_i, & \text{如果 } l_i < z_i - (Mz + q)_i < u_i, \\ M_i, \text{ 或 } e_i, & \text{如果 } z_i - (Mz + q)_i = l_i \text{ (或 } u_i), \\ e_i, & \text{如果 } z_i - (Mz + q)_i < l_i \text{ (或 } u_i). \end{cases}$$

3.2 自校正的阻尼牛顿方法:

第 0 步 设 $z^0 \in \mathbb{R}^n$ 为一任意初始向量. 设 ε, μ, σ 及 γ 为给定的常数且满足 $\varepsilon \in (0, 1)$, $\mu \in (0, 1)$, $\sigma \in (0, 1/2)$ 及 $\gamma \in (0, 2)$. $k := 0$.

第 1 步 如果 $H(z^k) \neq 0$, 选取 $V^k \in \partial_b H(z^k)$. 如果 V^k 奇异; 转第 5 步; 否则解

$$H(z^k) + V^k s^k = 0, \tag{3.5}$$

得 s^k . 如果

$$g(z^k + s^k) \leq (1 - 2\sigma)g(z^k). \tag{3.6}$$

令 $z^{k+1} = z^k + s^k$, 转第 6 步; 否则转第 2 步.

第 2 步 如果 $H(z^k)^T B H(z^k) s^k \leq -2\sigma g(z^k)$, 令 $d^k = s^k$ 并转第 4 步; 否则转第 3 步.

第 3 步 如果 $H(z^k)^T B H(z^k) (-s^k) \leq -2\sigma g(z^k)$, 令 $d^k = -s^k$ 并转第 4 步; 否则转第 5 步.

第 4 步 (自校正步) 设 $\lambda_k = \mu^{m_k}$, 其中 m_k 是使得

$$g(z^k) - g(z^k + \mu^k d^k) \geq -2\mu^m H(z^k)^T B H(z^k) d^k$$

或

$$\mu^m < \varepsilon$$

成立的最小非负整数 m . 如果 $\lambda_k \geq \varepsilon$, 令 $z^{k+1} = z^k + \lambda_k d^k$ 且转第 6 步; 否则转第 5 步.

第 5 步 令 $x^0 := z^k$ 及 $i := 0$. 把 x^0 作为初始向量, 利用 PC 方法直到得到序列 $\{x^0, x^1, \dots, x^{i(k)}\}$ 使得 $i(k)$ 是第 1 个使得下式成立的最小正整数 i .

$$g(x^i) \leq (1 - 2\sigma)g(x^0).$$

令 $z^{k+1} = x^{i(k)}$ 且转第 6 步.

第 6 步 $k := k + 1$. 转第 1 步.

注 3.1 如果 $X^* \neq \emptyset$ 且 M 半正定, 由定理 3.1 知 $i(k)$ 在有限步内可得.

定理 3.2 假设 X^* 非空且 M 半正定. 如果 $X^0 = \{z \in \mathbb{R}^n \mid g(z) \leq g(z^0)\}$ 有界, 则由自校正的阻尼牛顿法产生的序列 $\{z^k\}$ 有定义且每一聚点都是 (3.1) 的解. 进一步, 如果所有 $V^* \in \partial_b H(z^*)$, $z^* \in X^*$ 非奇异, 则在有限步内算法将终止于 $z^{k+1} \in X^*$.

证 由自校正的阻尼牛顿方法知,

$$g(z^{k+1}) \leq (1 - 4\sigma^2\varepsilon)g(z^k) \leq (1 - 4\sigma^2\varepsilon)^{k+1}g(z^0).$$

故

$$\lim_{k \rightarrow \infty} g(z^k) = 0. \tag{3.7}$$

由 (3.7) 及 X^0 的有界性知 $\{z^k\}$ 有界且 $\{z^k\}$ 的每一聚点都是 (3.1) 的解.

如果所有 $V^* \in \partial_b H(z^*)$, $z^* \in X^*$ 为非奇异, 则类似于定理 2.2 的证明我们可知对每一 $z^* \in X^*$ 存在一个邻域 $N(z^*)$ 使得当 $k \in N(z^*)$ 时, 算法将终止于 $z^{k+1} = z^*$. 故本定理结论成立.

推论 3.1 如果 M 是正定阵, 则自校正的阻尼牛顿方法将在有限步内终止.

注意到在自校正的阻尼牛顿方法中每步仅需解一线性方程组, 并且初始点任意点. 但修正的阻尼牛顿法需要一非退化的初始点. 在 [1] 中, Coleman 和 Hulbert 在 $X = [l, u]$ ($l = (-1, \dots, -1)^T$, $u = (1, \dots, 1)^T$) 时提出一种求解 (3.1) 的全局收敛的算法, 其

中 M 为对称正定阵. 在严格互补性条件下, 他们证明了其算法的超线性收敛性. 这里如果 M 正定 (不一定对称) 我们的算法就将在有限步内终止 (不需要严格互补性).

参 考 文 献

- [1] T.F. Coleman and L.A. Hulbert. A Globally and Superlinearly Convergent Algorithm for Convex Quadratic Programming with Simple Bounds. *SIAM J. on Optimization*, 1993, 3: 298-321.
- [2] P.T. Harker and J.-S. Pang. A Damped-Newton Method for the Linear Complementarity Problem. *Lectures in Applied Mathematics*, 1990, 26: 265-284.
- [3] B.S. He. Solving a Class of Linear Projection Equations. *Numerische Mathematik*, 1994, 68: 71-80.
- [4] M.M. Kostreva. Block Pivot Methods for Solving the Complementarity Problem. *Linear Algebra and Application*, 1978, 21: 207-215.
- [5] K.G. Murth. Linear Complementarity. Linear and Nonlinear Programming. Berlin: Helderman-Verlag, 1988.
- [6] J.-S. Pang. Newton's Method for B -differentiable Equations. *Mathematics of Operations Research*, 1990, 15: 311-341.
- [7] R.W. Cottle, J.S. Pang and R.E. Stone. The Linear Complementarity Problem. New York: Academic, 1992.

ON THE FINITE TERMINATION OF THE DAMPED-NEWTON ALGORITHM FOR LINEAR COMPLEMENTARITY PROBLEM

SUN DEFENG HAN JIYE ZHAO YUNBIN

(*Institute of Applied Mathematics, the Chinese Academy of Sciences, Beijing 100080*)

Abstract In [2], Harker and Pang proposed the following open question: whether or not the damped-Newton algorithm for solving the linear complementarity problems is finite if it converges. This paper gives an affirmative answer to this question. Moreover, a new finite termination algorithm for solving general linear complementarity problems is developed to avoid the possibility of the non-convergence of the previous damped-Newton method.

Key words Linear complementarity problem, damped-Newton method, finite termination, B -differential