

求一般凸规划鞍点的投影外梯度法

孙 德 锋

摘要 结合korplevich的外梯度概念和不精确搜索的思想,提出了一种实用的求一般凸规划问题鞍点的投影外梯度法,在目标函数和约束函数连续可微的条件下证明了算法具有全局收敛的性质,同时,还得到了一个鞍点存在的充分必要条件。

关键词 凸规划; 变分不等式; 鞍点; 外梯度; 投影; 不精确搜索

分类号 O221

1 引言

考虑一般凸规划问题

$$(CP) \min \{f(x) | x \in X, g_i(x) \leq 0, 1 \leq i \leq m\},$$

其中, $x \in \mathbb{R}^n$, $X \subset \mathbb{R}^n$ 是一非空闭凸集, $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ 和 $g_i: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, $1 \leq i \leq m$ 都是连续可微的凸函数。

为了方便,记

$$G(x) = (g_1(x), \dots, g_m(x))^T, D = \{U = (x, y) | x \in X, y \in \mathbb{R}_+^m\}.$$

定义问题 (CP) 在 D 上的 Lagrange 函数为

$$L(x, y) = f(x) + y^T G(x).$$

若有 $(\bar{x}, \bar{y}) \in D$ 使得对所有 $(x, y) \in D$ 都有

$$L(\bar{x}, \bar{y}) \leq L(x, \bar{y}) \leq L(x, y),$$

则称 $(\bar{x}, \bar{y}) \in D$ 为 $L(x, y)$ 在 D 上的鞍点,所有鞍点组成的集合记为 D^* 。由凸规划的 kuhn-Tucker 理论^[2],若 (x^*, y^*) 是 $L(x, y)$ 在 D 上的鞍点,则 x^* 是问题 (CP) 的一个最优解。若鞍点集合 D^* 不是空集(可能为空集),则求解问题 (CP) 就等价于求 $L(x, y)$ 在 D 上的一个鞍点。所谓凸规划问题 (CP) 的鞍点指的是它所对应的 Lagrange 函数 $L(x, y)$ 在 D 上的鞍点。

定义 $T(x, y) = (\partial_x L(x, y), -\partial_y L(x, y))$, 其中 $\partial_x L(x, y)$, $\partial_y L(x, y)$ 分别表示 $L(x, y)$ 对 x, y 的偏导数。容易看出在 $f(x)$ 和 $g_i(x)$, $1 \leq i \leq m$ 连续可微的条件下, $T(u)$ 在 D 上连续。由 kuhn-Tucker 定理^[12],若 $T(u)$ 连续,则 $u^* = (x^*, y^*) \in D$ 是 $L(x, y)$ 在 D 上的鞍点 $\Leftrightarrow \langle T(u^*), u - u^* \rangle \geq 0, \forall u \in D$, (VIP) 其中 $u = (x, y)$ 。这样求 $L(x, y)$ 在 D 上的鞍点就转化为求变分不等式问题 (VIP) 的解。由于 $f(x)$, $g_i(x)$, $1 \leq i \leq m$ 都是连续可微的凸函数,则有

$$\langle T(u_2) - T(u_1), u_2 - u_1 \rangle \geq 0, \forall u_1, u_2 \in D, \quad (1.1)$$

特别有

$$(T(u), u - u^*) \geq 0, \forall u \in D, \quad (1.2)$$

其中, u^* 是 $L(x, y)$ 在 D 上的鞍点.

最近, 何炳生、何旭初^[2] 提出了一类求凸规划鞍点的形式上的算法, 但到目前为止仅给出了求凸二次规划、线性规划鞍点的具体方法. 前苏联数学家 korplevich^[1] 利用外插技术, 提出一种求鞍点的外梯度法 (Extragradient Method), 当假设 $T(u)$ 在 D 上 lipschitz 连续并且 $D^* \neq \emptyset$ 时, korplevich 证明了外梯度法的全局收敛性. 但是 lipschitz 连续这个条件太强, 在问题中一般难以满足; 另外, 即使 $T(u)$ 在 D 上满足 lipschitz 连续性条件, 求 u^* 也不是容易实现的, 见 Polak^[4] 对此类问题的评论. 关于鞍点存在的假设, 文 [1] 也没有给出可检验的充要条件.

本文的主要兴趣是利用外梯度的概念, 去掉文 [1] 中 $T(u)$ 必须在 D 上 lipschitz 连续这个条件, 引进不精确技术, 提出一种求鞍点的实用迭代法且在算法过程中给出鞍点存在的充要条件.

2 预备知识和几个引理

设 $Q \subset \mathbb{R}^{n+m}$ 为任意一个非空闭凸集, $P_Q(z)$ 表示 z 在 Q 上的投影, 即

$$P_Q(z) = \operatorname{argmin} \{ \|v - z\|, \forall v \in Q \}, \quad (2.1)$$

其中, $z \in \mathbb{R}^{n+m}$, $\|\cdot\|$ 表示 L_2 -范数. 当 Q 具有较简单的形式, 如 $Q = \mathbb{R}_+^{n+m}$, 则 $P_Q(z)$ 的实现是很容易的. 因为 Q 为非空闭凸集, 故 $P_Q(z)$ 唯一确定.

定义变分不等式问题 $VIP(T, Q)$ 如下: 求 $z^* \in Q$ 使得

$$(T(z^*), z - z^*) \geq 0, \forall z \in Q, \quad (2.2)$$

相应地记 $VIP(T, Q)$ 的解集合 Q^* 为

$$Q^* = \{z^* | \text{所有满足 (2.2) 的 } z^*\}. \quad (2.3)$$

引理 2.1 设 P_Q 为 Q 上的投影算子, 则

$$(i) \quad \|P_Q(v) - z\|^2 \leq \|v - z\|^2 - \|P_Q(v) - v\|^2, \forall z \in Q, v \in \mathbb{R}^{n+m};$$

$$(ii) \quad \|P_Q(u) - P_Q(v)\| \leq \|u - v\|, \forall u, v \in \mathbb{R}^{n+m}.$$

引理 2.1 容易证明, 见 Zarantonello (1971) 或 Dunn (1981). 令

$$\begin{aligned} \Delta \\ u_Q(\alpha) = P_Q(u - \alpha T(u)), \end{aligned} \quad (2.4)$$

在不引起混淆的情况下, 我们用 $u(\alpha)$ 来代替 $u_Q(\alpha)$, Q 的定义从上下文中可以看出.

下面的引理由 Gafni 和 Bertsekas (1984) 首先得到, Galamai 和 Moré (1987) 给出了一种较简单的证法.

引理 2.2^[6,7] 设 P_Q 为 Q 上的投影算子, 给定 $u \in \mathbb{R}^{n+m}$ 和 $d \in \mathbb{R}^{n+m}$, 则如下定义的函数 ψ :

$$\psi(\alpha) = \frac{\|P_Q(u + \alpha d) - u\|}{\alpha}, \alpha > 0 \quad (2.5)$$

是反序的, 即若 $0 < \alpha_1 \leq \alpha_2$, 则 $\psi(\alpha_1) \geq \psi(\alpha_2)$.

引理 2.3^[8] 设 P_Q 是 Q 上的投影算子, 则 $z^* \in Q$ 是问题 $VIP(T, Q)$ 的一个解 \Leftrightarrow

$$z^* = P_Q(z^* - \alpha T(z^*)), \quad (2.6)$$

对某个或任何 $\alpha > 0$.

引理2.4 设 $T(u)$ 在 Q 上连续, P_Q 是 Q 上的投影算子, 给定常数 $\eta \in (0, 1)$. 如果 $u \in Q \setminus Q^*$, 则存在一个正常数 δ 使得

$$\eta \|u(\alpha) - u\|^2 \geq \alpha^2 \|T(u(\alpha)) - T(u)\|^2, \quad \forall \alpha \in (0, \delta]. \quad (2.7)$$

证明 由引理2.3, 若 $u \notin Q^*$, 则 $\|u(1) - u\| > 0$. 由引理2.2, 得

$$\frac{\|u(\alpha) - u\|}{\alpha} \geq \|u(1) - u\| > 0, \quad \forall \alpha \in (0, 1]. \quad (2.8)$$

因为 $T(u)$ 在 Q 上连续并且由引理2.1之(ii)可知

$$\|u(\alpha) - u\| = \|P_Q(u - \alpha T(u)) - P_Q(u)\| \leq \alpha \|T(u)\|,$$

故 $u(\alpha) \rightarrow u$, 当 $\alpha \rightarrow 0$ 时, 从而必有

$$\|T(u(\alpha)) - T(u)\| \rightarrow 0, \quad \text{当 } \alpha \rightarrow 0, \quad (2.9)$$

结合(2.8)和(2.9)可知必存在正常数 δ 使得

$$\eta \frac{\|u(\alpha) - u\|^2}{\alpha^2} \geq \|T(u(\alpha)) - T(u)\|^2, \quad \forall \alpha \in (0, \delta],$$

把上式整理一下即得(2.7)式.

引理2.5 设 Q 为 \mathbb{R}^+ 中一个紧凸集且非空, P_Q 表示 Q 上的投影算子, $T(u)$ 在 Q 上连续, 则问题VIP(T, Q)的解集合 $Q^* \neq \emptyset$.

3 算法

给定正常数 $s \in (0, +\infty)$, $\beta \in (0, 1)$ 和 $\eta \in (0, 1)$, 我们给出如下的算法PEGM (Projected Extragradient Method):

1 任取 $u^0 \in D$;

2 对 $k=0, 1, 2, \dots$, 当 $u^k \notin D^*$, 计算

(i) 选取最小的非负整数 m_k 使得

$$\eta \|u(\alpha_k) - u^k\|^2 \geq \alpha_k^2 \|T(u^k(\alpha_k)) - T(u^k)\|^2, \quad (3.1)$$

其中, $\alpha_k = \beta^{m_k} s$, $u^k(\alpha_k)$ 如(2.4)式所定义, 此时 Q 取成 D ;

(ii) $\bar{u}^k = P_D(u^k - \alpha_k T(u^k))$, (3.2)

$$u^{k+1} = P_D(u^k - \alpha_k T(\bar{u}^k)).$$

算法的说明:

1° 在实际计算过程中以 $\frac{\|u^k(s) - u^k\|^2}{s^2} \leq \varepsilon^2$ 作为停机准则, 其中 ε 为预先给定的精度;

2° 由引理2.4可知, 算法中的步骤2之(i)是可以实现的, 即当 $u^k \notin D^*$ 时, m_k 必有限;

3° 若 $T(u)$ 在 D 上lipschitz连续, lipschitz常数为 L , 则容易证明 $\alpha_k \geq \min \left\{ \frac{\beta \sqrt{\eta}}{L}, s \right\}$;

4° 在每步的计算过程中可以用 s_k 代替 s , 只要 $\{s_k\}$ 上有界并且下确界大于零, 则算法的收敛性质将仍保持成立.

4 算法的收敛性质

定理4.1 设 $T(u)$ 在 D 上连续且鞍点集合 $D^* \neq \emptyset$, 则对任何由(3.1)和(3.2)产生的点列 $\{u^k\}$ 存在相应的 $\bar{u} \in D^*$, 使得 $u^k \rightarrow \bar{u}$ 当 $k \rightarrow +\infty$.

证明 任取一点 $u^* \in D^*$. 由引理(2.1)中的(i)可知:

$$\begin{aligned} \|u^{k+1} - u^*\|^2 &\leq \|u^k - \alpha_k T(\bar{u}^k) - u^*\|^2 - \|u^k - \alpha_k T(\bar{u}^k) - u^{k+1}\|^2 \\ &= \|u^k - u^*\|^2 - \|u^k - u^{k+1}\|^2 + 2\alpha_k (T(\bar{u}^k), u^* - u^{k+1}) \\ &= \|u^k - u^*\|^2 - \|u^k - u^{k+1}\|^2 + 2\alpha_k (T(\bar{u}^k), u^* - \bar{u}^k) + 2\alpha_k (T(\bar{u}^k), \bar{u}^k - u^{k+1}) \\ &\leq \|u^k - u^*\|^2 - \|u^k - u^{k+1}\|^2 + 2\alpha_k (T(\bar{u}^k), \bar{u}^k - u^{k+1}), \end{aligned} \quad (4.1)$$

上式的最后一个不等式是利用(1.2)式得到的. 故

$$\begin{aligned} \|u^{k+1} - u^*\|^2 &\leq \|u^k - u^*\|^2 - \|u^k - \bar{u}^k\|^2 - \|\bar{u}^k - u^{k+1}\|^2 \\ &\quad - 2(u^k - \bar{u}^k)^\top (\bar{u}^k - u^{k+1}) + 2\alpha_k T(\bar{u}^k)^\top (\bar{u}^k - u^{k+1}) \\ &= \|u^k - u^*\|^2 - \|u^k - \bar{u}^k\|^2 - \|\bar{u}^k - u^{k+1}\|^2 \\ &\quad + 2(u^k - \alpha_k T(\bar{u}^k) - \bar{u}^k)^\top (u^{k+1} - \bar{u}^k). \end{aligned} \quad (4.2)$$

现在估计(4.2)式的最后一项. 由引理2.1之(i)可知

$$(u^k - \alpha_k T(u^k) - \bar{u}^k)^\top (u^{k+1} - \bar{u}^k) \leq 0.$$

事实上, 在引理2.1中取 $v = u^k - \alpha_k T(u^k)$, $z = u^{k+1}$, 由于 $\bar{u}^k = P_D(v)$, 故代入引理2.1之(i)即易得上式. 故有

$$\begin{aligned} &2(u^k - \alpha_k T(\bar{u}^k) - \bar{u}^k)^\top (u^{k+1} - \bar{u}^k) \\ &= 2(u^k - \alpha_k T(u^k) - \bar{u}^k)^\top (u^{k+1} - \bar{u}^k) + 2\alpha_k (T(u^k) - T(\bar{u}^k))^\top (u^{k+1} - \bar{u}^k) \\ &\leq 2\alpha_k (T(u^k) - T(\bar{u}^k))^\top (u^{k+1} - \bar{u}^k) \\ &\leq \alpha_k^2 \|T(u^k) - T(\bar{u}^k)\|^2 + \|u^{k+1} - \bar{u}^k\|^2, \end{aligned} \quad (4.3)$$

(4.3)式的最后一个等式来源于Cauchy-Schwartz不等式. 由(3.1), (4.2)和(4.3)得

$$\begin{aligned} \|u^{k+1} - u^*\|^2 &\leq \|u^k - u^*\|^2 - \|u^k - \bar{u}^k\|^2 - \|\bar{u}^k - u^{k+1}\|^2 \\ &\quad + \eta \|u^k - \bar{u}^k\|^2 + \|u^{k+1} - \bar{u}^k\|^2 = \|u^k - u^*\|^2 - (1-\eta) \|u^k - \bar{u}^k\|^2, \end{aligned} \quad (4.4)$$

由(4.4)式可知 $\{\|u^k - u^*\|\}$ 是一个单调下降序列并且容易推得

$$\|u^k - \bar{u}^k\| \rightarrow 0 \text{ 当 } k \rightarrow +\infty. \quad (4.5)$$

又因为 $\{u^k\}$ 必为有界序列, 从而存在子列 $\{u^{k_i}\}$ 和一点 $\bar{u} \in D$ 使得

$$u^{k_i} \rightarrow \bar{u} \text{ 当 } k_i \rightarrow +\infty. \quad (4.6)$$

由于 $\{\alpha_{k_i}\}$ 是有界的, 不失一般性(如果需要取子序列)假设存在 α_0 使得

$$\alpha_{k_i} \rightarrow \alpha_0 \text{ 当 } k_i \rightarrow +\infty.$$

下面我们将利用反证法来证明 $\bar{u} \in D^*$. 假设 $\bar{u} \notin D^*$, 则由引理2.3可知存在一正常数 δ_1 , 使得

$$\|P_D(\bar{u} - sT(\bar{u})) - \bar{u}\|^2 \geq \delta_1 s^2. \quad (4.7)$$

由于 $u^{k_i} \rightarrow \bar{u}$, 则易知存在正整数 k_1 使得当 $k_i \geq k_1$ 时, 有

$$\frac{\|P_D(u^{k_i} - sT(u^{k_i})) - u^{k_i}\|^2}{s^2} \geq \frac{\delta_1}{2}, \quad (4.8)$$

由引理2.2,

$$\frac{\|\bar{u}^{k_i} - u^{k_i}\|^2}{\alpha_{k_i}^2} \geq \frac{\|P_D(u^{k_i} - sT(u^{k_i})) - u^{k_i}\|^2}{s^2}. \quad (4.9)$$

另一方面, 由 $T(u)$ 的连续性, 可知存在一正常数 $\delta \in (0, s)$ 使得

$$\|T(\bar{u}(\alpha)) - T(\bar{u})\| \leq \frac{\delta_1}{4}\eta, \quad \forall \alpha \in [0, \delta]. \quad (4.10)$$

由于 $u^{k_i} \rightarrow \bar{u}$ 并且 $T(u)$ 在 D 上连续, 则易证存在正整数 k_2 使得当 $k_i \geq k_2$ 时, 有

$$\|T(u^{k_i}(\alpha)) - T(u^{k_i})\|^2 \leq \frac{\delta_1}{2}\eta, \quad \forall \alpha \in (0, \delta]. \quad (4.11)$$

事实上, 若不然, 则存在子序列 $\{j_i\} \subset \{k_i\}$ 和相应的子列 $\{\alpha_{j_i}\}$ 使得

$$\|T(u^{j_i}(\alpha_{j_i})) - T(u^{j_i})\|^2 > \frac{\delta_1}{2}\eta, \quad (4.12)$$

其中, $\alpha_{j_i} \in (0, \delta]$. 不失一般性(如果需要取子序列)假设存在 $\bar{\alpha} \in [0, \delta]$ 使得

$$\alpha_{j_i} \rightarrow \bar{\alpha} \text{ 当 } j_i \rightarrow +\infty.$$

在(4.12)式两边取极限可得 $\|T(\bar{u}(\bar{\alpha})) - T(\bar{u})\|^2 \geq \frac{\delta_1}{2}\eta$, 这与(4.10)式矛盾, 从而

(4.11)式成立. 取 $k = \max\{k_1, k_2\}$, 则由(4.8), (4.9)和(4.11)式可知当 $k_i \geq k$ 时, 有

$$\frac{\|u^{k_i}(\alpha) - u^{k_i}\|^2}{\alpha^2} \geq \frac{1}{\eta} \|T(u^{k_i}(\alpha)) - T(u^{k_i})\|^2, \quad \forall \alpha \in (0, \delta], \quad (4.13)$$

从而可知当 $k_i \geq k$ 时, $\alpha_{k_i} \geq \beta\delta$, 这意味着 $\alpha_0 > 0$.

由于 $\|u^{k_i} - \bar{u}^{k_i}\| \rightarrow 0$ 当 $k_i \rightarrow +\infty$, 则必有

$$\bar{u}^{k_i} \rightarrow \bar{u} \text{ 当 } k_i \rightarrow +\infty.$$

在 $\bar{u}^{k_i} = P_D(u^{k_i} - \alpha_{k_i} T(u^{k_i}))$ 两边取极限得

$$\bar{u} = P_D(\bar{u} - \alpha_0 T(\bar{u})), \quad (4.14)$$

但是假设 $\bar{u} \notin D^*$, 这与引理2.3矛盾. 故我们证明了 $\bar{u} \in D^*$.

由于对 $\bar{u} \in D^*$ 来说, $\{\|u^k - \bar{u}\|\}$ 是一单调下降序列, 那么由此可知不但子序列 $\{u^{k_i}\}$ 收敛到 \bar{u} 而且整个序列 $\{u^k\}$ 亦收敛到 \bar{u} . 定理4.1证毕.

注4.1 当用一般的非空闭凸集代替 D , 则定理4.1的结论同样成立.

定理4.1在假设 $D^* \neq \emptyset$ 的条件下证明了算法的全局收敛性, 下面将指出在算法的实施过程中就可以得到鞍点存在的充要条件.

定理4.2 设 $T(u)$ 在 D 上连续, P_D 为 D 上的投影算子, 则 $D^* \neq \emptyset \iff$ 某个或任何由(3.1)和(3.2)产生的点列 $\{u^i\}$ 都是有界的.

证明 必要性. 由定理4.1, 若 $D^* \neq \emptyset$, 则任何由(3.1)和(3.2)产生的点列 $\{u^i\}$

都是有界的。

充分性. 假设存在一个由(3.1)和(3.2)产生的有界点列 $\{u^k\}$, 即存在常数 $r_1 \in (0, +\infty)$ 使得

$$\|u^k\| \leq r_1, \forall k.$$

从而由 \bar{u}^k 的定义和 $T(u)$ 的连续性, 则必存在常数 $r_2 \in (0, +\infty)$, $r_3 \in (0, +\infty)$ 使得

$$\|\bar{u}^k\| \leq r_2, \forall k, s\|T(u^k)\| \leq r_3, s\|T(\bar{u}^k)\| \leq r_3.$$

取 $r = \max\{r_1, r_2, r_3\}$. 由引理2.1之(ii)容易验证下列关系式:

$$\begin{aligned} \|P_D(u^k - \alpha T(u^k))\| &\leq 2r, \\ \|P_D(u^k - \alpha T(\bar{u}^k))\| &\leq 2r, \forall \alpha \in [0, s]. \end{aligned} \quad (4.15)$$

任取 D 中的一点 v , 定义

$$Y = \{z \in \mathbb{R}^{n+m} \mid \|z\|_\infty \leq 2r + \|D\|_\infty\} \cap D,$$

其中, $\|\cdot\|_\infty$ 表示 L_∞ -范数. 由 Y 的定义和(4.15)式可知

$$P_D(u^k - \alpha T(u^k)) \in Y, P_D(u^k - \alpha T(\bar{u}^k)) \in Y, \forall \alpha \in [0, s]. \quad (4.16)$$

由投影的定义和关系式(4.16), 有

$$\begin{aligned} P_Y(u^k - \alpha T(u^k)) &= P_D(u^k - \alpha T(u^k)), \\ P_Y(u^k - \alpha T(\bar{u}^k)) &= P_D(u^k - \alpha T(\bar{u}^k)), \forall \alpha \in [0, s]. \end{aligned} \quad (4.17)$$

由算法的定义和(4.17)式, 得

$$\begin{aligned} \bar{u}^k &= P_Y(u^k - \alpha T(u^k)), \\ u^{k+1} &= P_Y(u^k - \alpha T(\bar{u}^k)). \end{aligned} \quad (4.18)$$

关系式(4.18)意味着序列 $\{u^k\}$ 可看成对问题 $VIP(T, Y)$ 利用上一节中的算法得到的. 由于 Y 为非空的紧凸集, 则由引理2.5知 $VIP(T, Y)$ 的解集合 $Y^* \neq \emptyset$. 应用定理4.1和注4.1知必存在 $z^* \in Y^*$ 使得

$$u^k \rightarrow z^* \text{ 当 } k \rightarrow +\infty.$$

因为 $v \in Y$, 则有 $(T(z^*), v - z^*) \geq 0$. 由于 z^* 是 $\{u^k\}$ 的极限点, 故 z^* 唯一确定. 因为 v 是 D 中任意取的点, 则必有

$$(T(z^*), z - z^*) \geq 0, \forall z \in D. \quad (4.19)$$

上式说明 z^* 是 $VIP(T, D)$ 的一个解, 从而 $D^* \neq \emptyset$.

推论4.1 设定理4.2的假设条件成立, 如果由(3.1)和(3.2)产生的某个点列 $\{u^k\}$ 是有界的, 则必存在 $u^* \in D^*$ 使得 $u^k \rightarrow u^*$ 当 $k \rightarrow +\infty$.

综合定理4.1和定理4.2, 我们就可以得到原问题的鞍点(即对应的Lagrange函数 $L(x, y)$ 在 D 上的鞍点)集合为空集的充要条件.

推论4.2 设 $T(u)$ 在 D 上连续, 则凸规划问题(CP)所对应的鞍点集合 $D^* = \emptyset \iff$ 某个或任何由(3.1)和(3.2)所产生的点列 $\{u^k\}$ 是无界的.

上面的结论说明: 当鞍点集合非空, 则我们的算法可以通过迭代逼近某个鞍点, 相应地可得问题(CP)的一个近似解; 当鞍点集合为空集, 我们的算法就给出了一个判定准则, 在具体实现过程中, 可以预先给定一个较大的正数 E , 当迭代到某一步有 $\|u^k\| \geq E$, 则可停机.

参考文献

- 1 Korplevich G M. The Extragradient Method for Finding Saddle Points and Other Problems. MATEKON, Summer, 1977; 35—49
- 2 Fletcher R. Practical Method of Optimization. Constrained Optimization, John Wiley and Sons, 1981; 2
- 3 Harker Patrik T, Pang Tong-shi. Finite-Dimensional Variational Inequality and Nonlinear Complementarity Problems. A Survey of Theory, Algorithms and Applications, Mathematical Programming, 1990; 48. 161—220
- 4 Polak E. An Historical Survey of Computational Methods in Optimal Control. SIAM Rev, 1973; 15. 553—584
- 5 Zarantonello E H. Projections on Convex Sets in Hilbert Space and Spectral Theory. in E. H. Zarantonello, ed., Contributions to Nonlinear Analysis (Academic Press, New York), 1971;
- 6 Cafni E M, Bertsekas D P. Two-metric Projection Methods for Constrained Optimization. SIAM J Control and Optimization, 1984; 22. 936-964
- 7 Calamai Paul H, More Jorge J. Projected Gradient Methods for Linearly Constrained Problems. Mathematical Programming, 1987; 39. 93-116
- 8 Eaves B C. On the Basic Theorem of Complementarity. Mathematical Programming, 1971; 1. 68-75
- 9 Dunn J C. Global and Asymptotic Convergence Rate Estimates for A Class of Projected Gradient Processes. SIAM J Control and Optimization, 1981; 19. 368-400
- 10 Karamardian S. Generalized Complementarity Problems. J of Optimization Theory and Applications, 1971; 8. 161-167
- 11 Bertsekas Dimitri P. On the Goldstein-Levitin-Polyak Gradient Projection Method. IEEE Transactions on Automatic Control, 1976; AC-21
- 12 何炳生, 何旭初. 一类求解凸规划的鞍点法. 计算数学, 1991; 1. 51-57

PROJECTED EXTRAGRADIENT METHOD FOR FINDING SADDLE POINTS
OF GENERAL CONVEX PROGRAMMING

Sun Defeng

Abstract A kind of practical extragradient method for finding saddle points of general convex programming by combining Korplevich's extragradient concept and the method of inexact line searches is proposed. It is proved that the algorithm has global convergence property when the goal function and

the constraint functions are continuously differentiable. Moreover, a sufficient and necessary condition on the existence of saddle point is obtained.

Key words convex programming; variational inequality problem; saddle points; extragradient; projection; inexact searches.

Author's address Department of Mathematics, Nanjing University, 210000, Nanjing, Jiangsu, PRC

内含集列原理

纪乐刚

(昌潍师专)

集合论是现代数学的基础理论之一, 用集合论的观点建立和描述数学分析的内容, 这无疑是一件十分有意义的工作。

本文改变区间(域)套定理的条件, 在一般离散点集上建立起“内含集列原理”。这一原理不仅是实数连续性命题的又一等价形式, 更重要的是它可完全替代区间套、有限覆盖等定理的工具作用, 在应用上给我们带来极大的方便。

内含集列原理(一维) 设 $G_n \neq \emptyset (n=1, 2, \dots)$ 是数集, 如果对 $\forall n \in N$, 有 $G_{n+1} \subseteq G_n \subseteq (a, b)$, 则 $\exists c \in (a, b)$, 使 $G_m \cap U(c, \delta)$ 对 $\forall \delta > 0$ 及 $\forall m \in N$ 不空。

证明 因 G_n 有下界 a , 从而有下确界, 记为 C_n 。因 $G_{n+1} \subseteq G_n \subseteq (a, b)$, 故 $\{C_n\}$ 非减且有上界 b , 从而收敛, 设 $\lim_{n \rightarrow \infty} C_n = c$ 。显然 $a \leq c \leq b$ 。对 $\forall \delta > 0$ 及 $m \in N$, 取足够大的 $n_1 > m$, 使 $c - \delta < C_{n_1} \leq c$ 。由确界概念知: $\exists \alpha \in G_{n_1} \subseteq G_m$, 满足 $C_{n_1} \leq \alpha < C_{n_1} + \delta$, 所以 $\alpha \in G_m \cap U(c, \delta)$ 。证毕。

利用这个原理可以方便地证明许多重要命题, 仅举几例。

定理1 若 $f \in C[a, b]$, 则 f 在 (a, b) 上有上界。

证明 否则, 诸 $G_n = \{x \in (a, b) : f(x) \geq n\} (n=1, 2, \dots)$ 皆不空且 $G_{n+1} \subseteq G_n \subseteq (a, b)$, 由原理知 $\exists c \in (a, b)$, 使 $G_m \cap U(c, \delta)$ 对 $\forall \delta > 0$ 及 $m > f(c) + 1$ 不空, 即对 $\forall \delta > 0$, $\exists \alpha \in U(c, \delta)$, 使 $f(\alpha) \geq m > f(c) + 1$, 这与 f 在 c 点连续相矛盾。

定理2 若 $f \in C[a, b]$, 则 f 在 (a, b) 上能达到其上确界 M 。

证明 由于诸 $G_n = \{x \in (a, b) : f(x) > M - (1/n)\} (n=1, 2, \dots)$ 皆不空且 $G_{n+1} \subseteq G_n \subseteq (a, b)$, 故由原理知 $\exists c \in (a, b)$, 使 $G_m \cap U(c, \delta)$ 对 $\forall \delta > 0$ 及 $m \in N$ 不空。若 $M > f(c)$, 记 $r = (m - f(c))/2$, 并取 $m > 1/r$ 。于是对 $\forall \delta > 0$, $\exists \alpha \in U(c, \delta)$, 使 $f(\alpha) > M - (1/m) = M - r = f(c) + r$, 这与 f 在 c 点连续相矛盾, 故 $f(c) = M$ 。

定理3 设 S 是 (a, b) 的一个开覆盖, 试证: 存在 $\lambda > 0$, 使对一切 $(\alpha, \beta) \subset (a, b)$, 只要 $0 < \beta - \alpha < \lambda$, 便有 $I \in S$, 使 $(\alpha, \beta) \subset I$ 。

(下转22页)