

参数多目标规划的最优多 值函数的 K-拟凸性

K-Quasiconvexity of Optimal Multifunctions in Parametric Multiobjective Programming

李毛亲

Li Maoqin

段虞荣

Duan Yurong

(太原师专数学系) (重庆大学系统工程及应用数学系)

摘 要 讨论了一般参数多目标规划问题的最优多值函数的 K-拟凸性及其它一些性质。

关键词 参数多目标规划; 最优多值函数; K-拟凸性

中国图书资料分类法分类号 O221

ABSTRACT The K-quasiconvexity and other properties of optimal multifunctions are considered for the general parametric multiobjective programming problems.

KEYWORDS parametric multiobjective programming; optimal multifunction; K-quasiconvexity.

0 引 言

设 X 和 Y 均为实赋范线性空间, $D \subset Y$ 为点闭凸锥, E^n 为 n 维 Euclid 空间, $K \subset E^n$ 为点闭凸锥, 且 $\text{int } D \neq \emptyset, \text{int } K \neq \emptyset$. 考虑一般参数多目标规划问题:

$$P(u): \quad \min f(x, u) \quad \text{s. t. } x \in R(u)$$

其中

$$f: S \times M \rightarrow E^n \quad R: M \rightarrow 2^X \quad S \subset X$$

$M \subset Y$. 设 $F(u) = \{f(x, u) | x \in R(u)\}$, $f(x, u) \in F(u)$ 称为 $P(u)$ 的有效解的象. 若有 $f(x', u) \in F(u)$ 使 $f(x, u) \in f(x', u) + K$, 则 $f(x', u) = f(x, u)$. $P(u)$ 的有效解的象全体构成最优多值集函数 $H^*(u) = E[F(u) | K] = E[F(u)]$.

常见的多目标最优化问题还有

$P_1(u): \quad \min \quad \text{s. t. } G(x, u) \in D \quad H(x, u) = 0, x \in S, u \in M$. 其中 $G: S \times M \rightarrow Y, H: S \times M \rightarrow E^2$, 关于 $P_1(u)$ 有: $R_1(u) = \{x \in S | G(x, u) \in D, H(x, u) = 0\}$, $F_1(u) = \{f(x, u) | x \in R_1(u)\}$, $H_1^*(u) = E[F_1(u) | K]$.

$P_2(u): \quad \min f(x, u) \quad \text{s. t. } G(x) \in u + D \quad x \in S, u \in M$. 其中 $G: S \rightarrow Y$. 关于 $P_2(u)$

有: $R_2(u) = \{x \in S | G(x) \in u + D\}$, $F_2(u) = \{f(x, u) | x \in R_2(u)\}$, $H_2^*(u) = E[F_2(u) | K]$.

笔者将讨论这三类参数多目标规划问题最优多值函数 $H^*(u)$ 的 K -拟凸性及其它一些性质, 为此先引入一些概念.

定义 1^[1] $f: S \rightarrow Y$, (其中 $S \subset X$ 为凸集) 称为是 D -拟凸的, 若 $x_1, x_2 \in S$, 且 $f(x_1) \in f(x_2) + D$, 则对任意 $\lambda \in (0, 1)$, $f(x_1) \in f(\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2) + D$.

定义 2 $H: M \rightarrow 2^Y$ 称为是 K -拟凸的, (其中 $M \subset Y$ 为凸集), 若对 $u_1, u_2 \in M$, $H(u_1) \subset H(u_2) + K$, 则对任意 $\lambda \in (0, 1)$, $H(u_1) \subset H(\lambda u_1 + (1 - \lambda)u_2) + K$.

定义 3^[2] $f: S \rightarrow R^n$, $S \subset X$ 称为在 $x_0 \in S$ 为 K -下半连续, 若对 $f(x_0)$ 的任意邻域 V , 存在 x_0 的邻域 U , 使 $f(U) \subset V + K$.

定义 4^[3] $S \subset Y$ 称为 D -有界集, 若存在 Y 的有界集 M , 使 $S \subset M + D$; $S \subset Y$ 称为 D -紧集, 若 S 为 D -有界集且 $S + D$ 为闭集.

1 $H^*(u)$ 的一些性质

本节将讨论最优多值函数 $H^*(u)$ 在不同约束条件下的 K -拟凸性及其它一些性质.

定义 5 集值映射 $R: M \rightarrow 2^X$ (其中 $M \subset Y$ 为凸集) 称为在 M 上是凸的, 若对任意 $u_1, u_2 \in M, \lambda \in (0, 1)$,

$$\lambda R(u_1) + (1 - \lambda)R(u_2) \subseteq R(\lambda u_1 + (1 - \lambda)u_2)$$

引理 3 对 $P_1(u)$, 若 $G(x, u)$ 是拟凹或 D -凹的, $H(x, u)$ 是拟线性的, 则 $R_1(u)$ 在 M 上是凸的.

引理 4 对 $P_2(u)$, 若 $G(x)$ 是拟凹或 D -凹的, 则 $R_2(u)$ 在 M 上是凸的.

以下为方便计, 在不致引起误解的情况下, 记 $x_\lambda = \lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2, u_\lambda = \lambda u_1 + (1 - \lambda)u_2$.

命题 1 对 $P(u)$, 设 $f(x, u)$ 关于 (x, u) 是 K -拟凸的, $R(u)$ 在凸集 M 上是凸的, 且对每一 $u \in M, F(u) \subset H^*(u) + K$, 则 $H^*(u)$ 在 M 上是 K -拟凸的.

证 设 $u_1, u_2 \in M$, 且 $H^*(u_1) \subset H^*(u_2) + K$, 则 $\forall f(x_1, u_1) \in H^*(u_1), \exists f(x_2, u_2) \in H^*(u_2)$, 使 $f(x_1, u_1) \in f(x_2, u_2) + K$. 由 f 的 K -拟凸性及假设知, $\forall \lambda \in (0, 1)$,

$$f(x_\lambda, u_\lambda) \in f(\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2, \lambda u_1 + (1 - \lambda)u_2) + K \subset H^*(u_\lambda) + K$$

其中由 M 的凸性知 $u_\lambda \in M$, 由 $R(u)$ 的凸性保证了 $x_\lambda \in R(u_\lambda)$. 再由 $f(x_\lambda, u_\lambda)$ 取法的任意性知: $H^*(u_\lambda) \subset H^*(u_\lambda) + K$. $\therefore H^*(u)$ 在 M 上是 K -拟凸的.

推论 1 对 $P_1(u)$, 设 $f(x, u)$ 关于 (x, u) 是 K -拟凸的, $G(x, u)$ 是拟凹的或 D -凹的, $H(x, u)$ 是拟线性的, M 和 S 均为凸集, 且对每一 $u \in M, F_1(u) \subset H_1^*(u) + K$, 则 $H_1^*(u)$ 在 M 上是 K -拟凸的.

证 由引理 3 及命题 1 可得结论.

推论 2 对 $P_2(u)$, 设 $f(x, u)$ 关于 (x, u) 是 K -拟凸的, $G(x)$ 是拟凹的或是 D -凹的, M 和 S 均为凸集, 且对每一 $u \in M, F_2(u) \subset H_2^*(u) + K$, 则 $H_2^*(u)$ 在 M 上是 K -拟凸的.

证 由引理 4 及命题 1 可得结论.

定义 6^[4] 集值映射 $R: M \rightarrow 2^X$ 称为本质凸, $M \subset Y$ 为凸集, 若对任意 $u_1, u_2 \in M, u_1 \neq u_2, \lambda \in (0, 1)$, $\lambda R(u_1) + (1 - \lambda)R(u_2) \subseteq R(\lambda u_1 + (1 - \lambda)u_2)$

当定义中不限制 $u_1 \neq u_2$ 时, 即为定义 5, 文献[4]指出确有本质凸而非凸的集值映射.

命题 2 对 $P(u)$, 设 $f(x, u)$ 关于 (x, u) 是 K -拟凸的, R 在凸集 M 上是本质凸的, 且对每一 $u \in M, F(u) \subset H^*(u) + K$, 则 $H^*(u)$ 在 M 上是 K -拟凸的。

证 当 $u_1 = u_2$ 时有 $H^*(u_1) \subset H^*(u_2) + K$, 对任意 $\lambda \in (0, 1), u_1 = u_1 = u_2, \therefore H^*(u_1) \subset H^*(u_2) + K$.

当 $u_1 \neq u_2$ 时, 证明过程与命题 1 相同。

定义 7 $f: S \rightarrow Y$ 称为在 S 上是严格 K -拟凸的, $S \subset X$ 为凸集, 若对任意 $x_1, x_2 \in S$, 且 $f(x_1) \in f(x_2) - \text{int } K$, 则对任意 $\lambda \in (0, 1), f(x_1) \in f(x_2) + \text{int } K$.

定义 8 $H: M \rightarrow 2^{E^n}$ 称为在凸集 M 上是严格 K -拟凸的, 若对任意 $u_1, u_2 \in M \subset Y$, 且 $H(u_1) \subset H(u_2) + \text{int } K$, 则对任意 $\lambda \in (0, 1), H(u_1) \subset H(u_2) + \text{int } K$.

命题 3 对 $P(u)$, 设 $f(x, u)$ 关于 (x, u) 是严格 K -拟凸的, R 在 M 上凸, M 为凸集, 且对每一 $u \in M, F(u) \subset H^*(u) + K$, 则 $H^*(u)$ 在 M 上是严格 K -拟凸的。

证 设 $u_1, u_2 \in M$ 且 $H^*(u_1) \subset H^*(u_2) + \text{int } K$, 则对任意 $f(x_1, u_1) \in H^*(u_1), \exists f(x_2, u_2) \in H^*(u_2)$, 使 $f(x_1, u_1) \in f(x_2, u_2) + \text{int } K$. 由 f 的严格 K -拟凸性及假设知, 对任意 $\lambda \in (0, 1), f(x_1, u_1) \in f(x_2, u_2) + \text{int } K \subset H^*(u_2) + K + \text{int } K \subseteq H^*(u_2) + \text{int } K$. 由 $f(x_1, u_1)$ 取法的任意性知, $H^*(u)$ 在 M 上是严格 K -拟凸的。

推论 3 对 $P(u)$, 设 $f(x, u)$ 关于 (x, u) 是严格 K -拟凸的, $G(x, u)$ 是 D -凹的, M 和 S 均为凸集, 且对每一 $u \in M, F_1(u) \subset H_1^*(u) + K$, 则 $H_1^*(u)$ 在 M 上是严格 K -拟凸的。

推论 4 对 $P_2(u)$, 设 $f(x, u)$ 关于 (x, u) 是严格 K -拟凸的, $G(x)$ 是 D -凹的, M 和 S 均为凸集, 且对每一 $u \in M, F_2(u) \subset H_2^*(u) + K$, 则 $H_2^*(u)$ 在 M 上是严格 K -拟凸的。

定义 9 集值映射 $R: M \rightarrow 2^X$ 称为在凸集 $M (\subset Y)$ 上是包凸的, 若对任意 $u_1, u_2 \in M, \lambda \in (0, 1): \lambda R(u_1) + (1 - \lambda)R(u_2) \subseteq \text{conv}(R(\lambda u_1 + (1 - \lambda)u_2))$

命题 4 对 $P(u)$, 设 $f(x, u)$ 关于 (x, u) 是 K -拟凸的, 对每个 $u \in M, f(x, u)$ 关于 x 是拟凸的且 $F(u) \subset H^*(u) + K, R$ 在凸集 M 上是包凸的, 则 $H^*(u)$ 在 M 上是 K -拟凸的。

证 设 $\tilde{R}(u) = \text{conv}(R(u)), \tilde{F}(u) = \{f(x, u) | x \in \tilde{R}(u)\}, \tilde{H}^*(u) = E[\tilde{F}(u)],$ 首先证明 $H^*(u) = \tilde{H}^*(u)$.

一方面 $\forall f(\tilde{x}, u) \in \tilde{H}^*(u)$, 则 $\tilde{x} \in \tilde{R}(u), \therefore \exists x_1, x_2 \in R(u), \lambda \in [0, 1],$ 使 $\tilde{x} = \lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2$. 由 $f(x, u)$ 关于 x 的拟凹性知:

$f(\tilde{x}, u) = f(\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2, u) \geq \min\{f(x_1, u), f(x_2, u)\}, \therefore \exists x' (= x_1 \text{ 或 } x_2) \in R(u)$ 使 $f(\tilde{x}, u) \in f(x', u) + K$.

故 $f(x', u) = f(\tilde{x}, u)$, 而 $f(x', u) \in F(u) \subset \tilde{F}(u)$, 故 $f(x', u) = f(\tilde{x}, u) \in H^*(u)$, 故 $\tilde{H}^*(u) \subseteq H^*(u)$.

另一方面, $\forall f(x, u) \in H^*(u)$, 若有 $f(\tilde{x}, u) \in \tilde{F}(u)$ 使 $f(x, u) \in f(\tilde{x}, u) + K$, 则对 $\tilde{x} \in \tilde{R}(u), \exists x_1, x_2 \in R(u), \lambda \in [0, 1],$ 使 $\tilde{x} = \lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2$, 从而有 $f(\tilde{x}, u) = f(x_1, u) \geq \min\{f(x_1, u), f(x_2, u)\} = f(x', u), x \in R(u), \therefore f(x', u) \leq f(\tilde{x}, u) \leq f(x, u)$, 由 $f(x, u) \in H^*(u), f(x', u) \in F(u)$ 知:

$$f(x', u) = f(\tilde{x}, u) = f(x, u) \in \tilde{H}^*(u), \therefore \tilde{H}^*(u) = H^*(u)$$

由于 $\text{conv}(R(u))$ 在 M 上是凸的, 且 $\forall f(\tilde{x}, u) \in \tilde{F}(u), \tilde{x} = \lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2, x_1, x_2 \in R(u), \lambda \in [0, 1], f(\tilde{x}, u) \geq \min\{f(x_1, u), f(x_2, u)\} = f(x', u)$, 故 $f(\tilde{x}, u) \in f(x', u) + K$, 故 $\tilde{F}(u) \subset F(u) + K \subseteq H^*(u) + K = \tilde{H}^*(u) + K$, 由命题 1 得 $H^*(u)$ 在 M 上是 K -拟凸的。

从命题4的证明过程可见,在证明 $\tilde{H}^*(u) = H^*(u)$ 时,只用到了 $f(x, u)$ 关于 x 的拟凹性(当 u 固定时),而 $H^*(u)$ 的 K -拟凸性则完全是由 $\tilde{H}^*(u)$ 的 K -拟凸性得到的。从而有下面的

命题5 对 $P(u)$,设 $f(x, u)$ 关于 (x, u) 是严格 K -拟凸的,对每一 $u \in M$, $f(x, u)$ 关于 x 是拟凹的,且 $P(u) \subset H^*(u) + K$, R 在凸集 M 上是包凸的,则 $H^*(u)$ 在 M 上是严格 K -拟凸的。

定义10^[4] 集值映射 $R: M \rightarrow 2^X$ 称为在凸集 $M \subset Y$ 上是闭凸的,若对任意 $u_1, u_2 \in M$, $\lambda \in (0, 1)$:

$$\lambda R(u_1) + (1 - \lambda)R(u_2) \subseteq cl(R(\lambda u_1 + (1 - \lambda)u_2))$$

当 R 为凸集时,则 R 必是闭凸的,反之不然[4]。

定义11^[2] $f: S \rightarrow Y$ 称为在 $x_0 \in S$ 为 K -上半连续,若对 $f(x_0)$ 在 Y 中任意邻域 V ,存在 x_0 在 S 中的邻域 U ,使 $f(U) \subset V - K$ 。

命题6 设 $f(x, u)$ 对 (x, u) 是 K -拟凸的, R 在凸集 M 上是闭凸的,对每个 $u \in M$, $f(x, u)$ 在 $cl(R(u))$ 上对 x 是 K -上半连续,且 $P(u) \subset H^*(u) + K$,则 $H^*(u)$ 在 M 上是 K -拟凸的。

证 设 $\bar{R}(u) = cl(R(u))$, $\bar{F}(u) = \{f(x, u) | x \in \bar{R}(u)\}$, $\bar{H}^*(u) = E[\bar{F}(u)]$,下面证明 $H^*(u) = \bar{H}^*(u)$ 。

一方面, $\because P(u) \subseteq \bar{F}(u)$, $\therefore H^*(u) \subseteq \bar{H}^*(u) + K$ 。

另一方面, $\forall f(\bar{x}, u) \in \bar{H}^*(u)$, 则 $\bar{x} \in \bar{R}(u)$, 于是对 $f(\bar{x}, u)$ 的任意邻域 V , 存在 \bar{x} 在 $\bar{R}(u)$ 中的邻域 U , 使 $f(U) \subset V - K$, $\because \bar{x} \in \bar{R}(u)$, $\therefore U \cap R(u) = U_1 \neq \emptyset$, 故 $f(U_1) \subset V - K$, 故 $E[V] \subset E[f(U_1)] + K \subset E[\bar{F}(u)] + K$, 因 $f(\bar{x}, u)$ 是 f 在 $\bar{R}(u)$ 上的总体有效点的象, 从而也是其子集 V 上的有效点的象, 故 $f(\bar{x}, u) \in E(V)$, 即 $f(\bar{x}, u) \in E[\bar{F}(u)] + K = H^*(u) + K$, 故 $\bar{H}^*(u) \subseteq H^*(u) + K$, 由有效点之象的定义及上述结论知, $P(u) \subseteq \bar{F}(u) + K$, $\bar{F}(u) \subseteq P(u) + K$, 故 $H^*(u) = \bar{H}^*(u)$ 。

又因 $\bar{R}(u)$ 在 M 上是凸的, 由命题1知 $\bar{H}^*(u)$ 在 M 上是 K -拟凸的, 即 $H^*(u)$ 在 M 上是 K -拟凸的。类似于命题5, 我们可得下面的

命题7 设 $f(x, u)$ 关于 (x, u) 是严格 K -拟凸的, R 在凸集 M 上是闭凸的, 对每个 $u \in M$, $f(x, u)$ 关于 x 在 $cl(R(u))$ 上是 K -上半连续的, 且 $P(u) \subset H^*(u) + K$, 则 $H^*(u)$ 在 M 上是 K -严格拟凸的。

2 结 语

本文中所得到的在不同约束条件下最优多值函数 $H^*(u)$ 的 K -拟凸性及严格 K -拟凸性在参数多目标规划中都是一些新的结论, 它属于参数多目标规划稳定性理论的范畴, 它们将有助于参数多目标规划稳定性理论的进一步详细讨论。

参 考 文 献

- 1 John J, Sahs E. Generalized quasiconvex mappings and vector optimization. SIAM J. Control & Optim., 1986, 24(2), 306~322
- 2 Penot J, Sterna-Karwat A. Parametrized multicriteria optimization. continuity and closedness of optimal multi-functions. J. M. A. A. 1986, 120, 150~168
- 3 Luc D. T. On duality theory in multiobjective programming. J. O. T. A. 1984, 43(4), 557~582
- 4 Fiacco A. V., Kyparisis J. Convexity and concavity properties of the optimal value function in parametric nonlinear programming. J. O. T. A. 1980, 48(1), 95~126