

doi:10.16055/j.issn.1672-058X.2015.0011.012

## $\alpha$ -预不变凸函数的一个可导性质\*

王海英, 符祖峰, 吴永武, 甘松

(安顺学院 数理学院, 贵州 安顺 561000)

**摘要:**利用  $\alpha$ -预不变凸函数的二次连续可微性, 建立了  $\alpha$ -预不变凸函数的一个等价条件, 然后研究了  $\alpha$ -预不变凸函数在多目标优化中的应用.

**关键词:** $\alpha$ -预不变凸函数; 二次连续可微; 弱有效解

**中图分类号:**O211.4      **文献标志码:**A      **文章编号:**1672-058X(2015)11-0051-03

### 0 引言

在研究最优化问题时, 凸性和广义凸性起着很重要的作用. 1988 年, Avriel<sup>[1]</sup> 给出了可微的凸函数的一个等价条件.

**引理 1**<sup>[1]</sup> 设  $f(x)$  是  $(a, b)$  上的二次连续可微函数, 则  $f(x)$  为  $(a, b)$  上的凸函数的充要条件为其二阶导数  $f''(x) \geq 0$  在  $(a, b)$  上成立.

引理 1 不但为研究函数的凸性提供了新的思路, 而且也为研究广义凸函数、广义凸模糊映射提供了一种新的研究方法<sup>[2,3]</sup>, 比如 2010 年, 赵<sup>[3]</sup> 将凸函数的这个可导性质推广到预不变凸函数, 得到了预不变凸函数的一个等价条件.

**引理 2**<sup>[3]</sup> 设  $X$  是关于  $\eta$  的开不变凸集,  $\eta$  满足条件  $\eta(x, y + \lambda\eta(x, y)) = (1 - \lambda)\eta(x, y)$ ,  $f(x)$  二次连续可微且满足条件  $f(y + \eta(x, y)) \leq f(x)$ , 那么  $f(x)$  是关于  $\eta$  的预不变凸函数的充要条件为  $\eta^T(x, y) \nabla^2 f(y) \eta(x, y) \geq 0$  对于  $\forall x, y \in X$  总成立.

2006 年, Noor 和 Noor<sup>[4]</sup> 提出了一类广义凸函数:  $\alpha$ -预不变凸函数.

**定义 1**<sup>[4]</sup> 如果对于  $\forall x, y \in K, \forall \lambda \in [0, 1]$ , 有

$$y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y) \in K$$

则称  $K$  是关于  $\eta$  和  $\alpha$  的  $\alpha$ -不变凸集.

**定义 2**<sup>[4]</sup> 设  $f(x)$  为  $\alpha$ -不变凸集  $K$  上的函数, 如果  $\forall x, y \in K, \forall \lambda \in [0, 1]$ , 有

$$f(y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y)) \leq (1 - \lambda)f(y) + \lambda f(x)$$

那么就称  $f(x)$  为  $K$  上的  $\alpha$ -预不变凸函数.

由于预不变凸函数是  $\alpha$ -预不变凸函数的特殊情形, 因此考虑将引理 1 和引理 2 的结果进一步推广到  $\alpha$ -预不变凸函数情形. 在一定条件下, 给出二次连续可微的  $\alpha$ -预不变凸函数的一个充要条件, 为判断函数的  $\alpha$ -预不变凸性提供一种新的思路. 最后, 将讨论  $\alpha$ -预不变凸函数在多目标优化中的应用, 得到  $\alpha$ -预不变凸多目标优化的局部弱有效解与其全局弱有效解之间的关系.

下面的讨论中将用到条件 A 和条件 B, 为此先给出这两个条件的内容.

**条件 A**<sup>[5]</sup>  $\forall x, y \in K, \forall \lambda \in [0, 1]$ ,  $\eta$  和  $\alpha$  满足下列关系式:

收稿日期: 2015-05-18; 修回日期: 2015-06-23.

\* 基金项目: 贵州省科技厅、安顺市政府、安顺学院三方联合基金(黔科合 J 字 LKA[2013]19 号).

作者简介: 王海英(1982-), 女, 河南南阳人, 副教授, 硕士研究生, 从事优化理论的研究.

$$\begin{aligned}\eta(y, y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y)) &= -\lambda\eta(x, y) \\ \eta(x, y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y)) &= (1 - \lambda)\eta(x, y)\end{aligned}$$

显然,  $t=0, \eta(x, y) = 0 \Leftrightarrow x=y$ .

条件 B<sup>[5]</sup>  $f(y+\alpha(x, y)\eta(x, y)) \leq f(x), \forall x, y \in K$ .

## 1 $\alpha$ -预不变凸函数的一个等价条件

在文献[6]中建立了  $\alpha$ -预不变凸函数的一个结果:

**引理 3<sup>[6]</sup>** 设  $K$  是关于  $\alpha: K \times K \rightarrow \mathbf{R}$  和  $\eta: K \times K \rightarrow H$  的  $\alpha$ -不变凸集,  $\eta$  满足条件 A,  $\alpha$  满足条件  $\alpha(x, y) = \alpha(y, y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y)), f(x)$  满足条件 B, 那么  $f(x)$  关于相同的  $\eta$  和  $\alpha$  是  $\alpha$ -预不变凸函数  $\Leftrightarrow \forall x, y \in K, \lambda \in [0, 1], g(\lambda) = f(y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y))$  是  $[0, 1]$  上的凸函数.

下面利用这个结果, 建立二次连续可微的  $\alpha$ -预不变凸函数的一个等价条件.

**定理 1** 设  $K$  是关于  $\alpha: K \times K \rightarrow \mathbf{R}$  和  $\eta: K \times K \rightarrow H$  的开  $\alpha$ -不变凸集,  $\eta$  满足条件 A,  $\alpha$  满足条件  $\alpha(x, y) = \alpha(y, y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y)), f(x)$  二次连续可微且满足条件 B, 那么  $f(x)$  是  $K$  上的  $\alpha$ -预不变凸函数  $\Leftrightarrow \forall x, y \in K, \alpha^T(x, y)\eta^T(x, y)\nabla^2 f(y)\eta(x, y)\alpha(x, y) \geq 0$ .

**证明** 设  $f(x)$  是  $\alpha$ -预不变凸函数且二次连续可微, 则由题设条件, 引理 3 成立, 从而对于  $\forall x, y \in K, \lambda \in [0, 1], g(\lambda) = f(y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y))$  是  $[0, 1]$  上的凸函数且二次连续可微. 利用引理 1, 有  $\forall \lambda \in [0, 1], g''(\lambda) \geq 0$ , 而

$$\begin{aligned}g'(\lambda) &= \alpha^T(x, y)\eta^T(x, y)\nabla f(y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y)) \\ g''(\lambda) &= \alpha^T(x, y)\eta^T(x, y)\nabla^2 f(y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y))\eta(x, y)\alpha(x, y)\end{aligned}$$

这里

$$g''(\lambda) = \alpha^T(x, y)\eta^T(x, y)\nabla^2 f(y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y))\eta(x, y)\alpha(x, y) \geq 0$$

由  $f(x)$  的二次连续可微性, 令  $\lambda \rightarrow 0^+$ , 则有

$$\alpha^T(x, y)\eta^T(x, y)\nabla^2 f(y)\eta(x, y)\alpha(x, y) \geq 0$$

另一方面, 假设对于  $\forall x, y \in K$ , 有

$$\alpha^T(x, y)\eta^T(x, y)\nabla^2 f(y)\eta(x, y)\alpha(x, y) \geq 0$$

则由条件 A 及式(1)

$$\alpha(x, y) = \alpha(y, y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y)) \quad (1)$$

可得

$$\begin{aligned}\alpha^T(x, y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y))\eta^T(x, y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y))\nabla^2 f(y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y)) \\ \eta(x, y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y))\alpha(x, y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y)) = \\ (1 - \lambda)^2 \alpha^T(x, y)\eta^T(x, y)\nabla^2 f(y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y))\eta(x, y)\alpha(x, y) \geq 0\end{aligned}$$

也即

$$\alpha^T(x, y)\eta^T(x, y)\nabla^2 f(y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y))\eta(x, y)\alpha(x, y) \geq 0$$

于是得到  $g''(\lambda) \geq 0$ , 再由引理 1 和引理 3, 即可得到  $f(x)$  是  $K$  上的  $\alpha$ -预不变凸函数.

定理 1 提供了一种新的判断函数  $\alpha$ -预不变凸性的方法, 如例 1 所示.

**例 1** 设  $X = (-2, -1) \cup (1, 2), \alpha(x, y) = 1$ ,

$$\eta(x, y) = \begin{cases} x - y, & -2 < x < -1, -2 < y < -1 \\ x - y, & 1 < x < 2, 1 < y < 2 \\ y - x, & 1 < x < 2, -2 < y < -1 \\ y - x, & -2 < x < -1, 1 < y < 2 \end{cases}, f(x) = \begin{cases} (x + \frac{\pi}{2})^2, & -2 < x < -1 \\ (x - \frac{\pi}{2})^2, & 1 < x < 2 \end{cases}$$

可以验证  $\eta$  满足条件 A,  $f(x)$  二次连续可微且满足条件 B. 此外, 对于  $\forall x, y \in X$ , 可以验证

$$\alpha^T(x, y)\eta^T(x, y)\nabla^2 f(y)\eta(x, y)\alpha(x, y) \geq 0$$

故由定理 1,  $f(x)$  是  $X$  上的  $\alpha$ -预不变凸函数.

## 2 $\alpha$ -预不变凸函数在多目标优化中的应用

考虑下面的多目标优化问题:

$$(VP) \min_{x \in K} F(x) = (f_1(x), f_2(x), \dots, f_p(x))^T$$

其中  $F: K \rightarrow \mathbf{R}^p$ ,  $f_i: K \rightarrow \mathbf{R}$  ( $K \subseteq \mathbf{R}^n$ ) 是关于  $\alpha$  和  $\eta$  的  $\alpha$ -不变凸集.

**定义 3**<sup>[7]</sup> 若不存在  $x \in K$ , 使得  $F(x) < F(\bar{x})$ , 则称  $\bar{x} \in K$  是 (VP) 的全局弱有效解,

**定义 4**<sup>[7]</sup> 若存在  $\bar{x}$  的一个邻域  $N(\bar{x})$ , 不存在  $x \in K \cap N(\bar{x})$ , 使得  $F(x) < F(\bar{x})$ , 则称  $\bar{x} \in K$  是 (VP) 的局部弱有效解.

**定理 2** 设  $K \subseteq \mathbf{R}^n$  是关于  $\alpha: K \times K \rightarrow \mathbf{R}$  和  $\eta: K \times K \rightarrow H$  的  $\alpha$ -不变凸集,  $x \neq y$ , 有  $\eta(x, y) \neq 0$ ,  $f_1(x)$ ,  $f_2(x), \dots, f_p(x)$  为  $K$  上关于  $\alpha$  和  $\eta$  的  $\alpha$ -预不变凸函数, 那么 (VP) 的局部弱有效解也是其全局弱有效解.

**证明** 设  $\bar{x} \in K$  是 (VP) 的局部弱有效解, 则存在  $\bar{x}$  的一个邻域  $N(\bar{x})$ , 不存在  $x \in K \cap N(\bar{x})$ , 使得

$$F(x) < F(\bar{x}) \quad (2)$$

如果  $\bar{x} \in K$  不是 (VP) 的全局弱有效解, 则存在  $x^* \in K, x^* \neq \bar{x}$ , 使得  $F(x^*) < F(\bar{x})$ , 即有

$$f_j(x^*) < f_j(\bar{x}), j = 1, 2, \dots, p$$

因为  $x^* \neq \bar{x}$ , 则  $\eta(x^*, \bar{x}) \neq 0$ . 又因为  $f_j(x)$  ( $j = 1, 2, \dots, p$ ) 是  $\alpha$ -预不变凸函数, 则  $\forall \lambda \in [0, 1]$ , 有

$$f_j(\bar{x} + \lambda\alpha(x^*, \bar{x})\eta(x^*, \bar{x})) \leq \lambda f_j(x^*) + (1 - \lambda)f_j(\bar{x}) < f_j(\bar{x}), j = 1, 2, \dots, p \quad (3)$$

当  $\lambda > 0$  且充分小时, 有

$$\bar{x} + \lambda\alpha(x^*, \bar{x})\eta(x^*, \bar{x}) \in K \cap N(\bar{x})$$

根据式(3)得

$$F(\bar{x} + \lambda\alpha(x^*, \bar{x})\eta(x^*, \bar{x})) < F(\bar{x})$$

与式(2)矛盾.

### 参考文献:

- [1] AVRIEL M, DIEWERT W E, SCHAIBLE S S, et al. Generalized concavity[M]. New York: Penum Press, 1988
- [2] 张成, 刘先. 预不变凸模糊映射的一些性质[J]. 重庆工商大学学报: 自然科学版, 2015, 32(3): 8-11
- [3] 赵克全. 预不变凸函数的一个等价条件[J]. 重庆师范大学学报: 自然科学版, 2010, 27(3): 6-8
- [4] NOOR M A, NOOR K I. Some Characterizations of Strongly Preinvex Functions[J]. Journal of Mathematical Analysis and Applications, 2006(316): 697-706
- [5] LIU C P. Some Characterizations and Applications on Strongly  $\alpha$ -preinvex and Strongly  $\alpha$ -invex Functions[J]. Journal of Industrial and Management Optimization, 2008, 4(4): 727-738
- [6] 王海英, 符祖峰.  $\alpha$ -预不变凸函数的若干性质[J]. 西南大学学报: 自然科学版, 2015, 37(3): 99-105
- [7] 林铿云, 董加礼. 多目标优化的方法与理论[M]. 长春: 吉林教育出版社, 1992

## A Differentiable Characterization of $\alpha$ -Preinvex Function

WANG Hai-ying, FU Zu-feng, WU Yong-wu, GAN Song

(Department. of Mathematics and Physics, Anshun College, Guizhou Anshun 561000, China)

**Abstract:** An equivalent characterization of  $\alpha$ -preinvex function is set up under the twice continuously differentiable condition. The application of the  $\alpha$ -preinvex function is studied in multi-objective optimization.

**Key words:**  $\alpha$ -preinvex function; twice continuously differentiability; weak efficient solution