

r -预不变凸函数的一个充分条件*

赵克全

(重庆师范大学 数学与计算机科学学院, 重庆 400047)

摘要: Avriel 在文献 [1] 中指出 r -凸函数必为拟凸函数, 反之不然。同时给出了拟凸函数为 r -凸函数的一个充分条件。类似地, 本文先指出 r -预不变凸函数必是预拟不变凸函数, 同时利用 Mohan 和 Neogy 在文献 [2] 中引入的条件 C 给出了 r -预不变凸函数的一个充分条件。

关键词: 凸集; 不变凸集; r -凸函数; 拟凸函数; r -预不变凸函数; 预拟不变凸函数

中图分类号: O221.2

文献标识码: A

文章编号: 1672-669X(2006)01-0010-04

A Sufficient Condition of r -preinvex Functions

ZHAO Ke-quan

(College of Mathematics and Computer Science, Chongqing Normal University, Chongqing 400047, China)

Abstract: Avriel has pointed out that r -convex functions must be quasiconvex functions, but the converse statement is not true in paper [9]. At the same time, quasi-convex function should be an essential condition provided for r -convex function. Similarly, in this paper, in the first, we point out that r -preinvex functions must be prequasiinvex functions, the converse statement is not true. At the same time, a sufficient condition of r -preinvex functions is given by making use of the condition C which Mohan and Neogy introduced in paper [6].

Key words: convex sets; invex sets; r -convex functions; quasiconvex functions; r -preinvex functions; prequasi-invex functions

凸性在数学规划及最优化理论中占有十分重要的地位, 但凸性的局限性也是十分明显的。为满足解决实际问题的需要, 各种广义凸性的概念相继被提出。

作为对凸函数的推广, Avriel 在文献 [1] 中提出一类新的广义凸函数—— r -凸函数, 并证明了凸函数一定是 r -凸函数, r -凸函数一定是拟凸函数, 反之不一定成立。并讨论了在可微情形下, r -凸函数的一些重要性质, 尤其是给出了定义在开凸集 X 上的二次连续可微实值函数 f 为 r -凸函数, 即 $\forall x, x \in X, Q(x) = r \nabla^2 f(x) \cdot (\nabla f(x))^T + \nabla^2 f(x)$ 是半正定矩阵。杨晓琪在文献 [3] 中给出了 r -凸函数的两个等价条件, 讨论了 r -凸函数的一些运算性质以及二次函数的 r -凸性; Antczak 在文献 [4] 中给出了 r -凸函数的定义并讨论了它的一些性质特征, 作为对文献 [1] 中 r -凸函数、文献 [4] 中 r -不变凸函数、文献 [5] 和文献 [2] 中不变凸函数和预不变凸函数的推广, Antczak 在文献 [6] 中通过文献 [7] 中引入 p -不变凸集的概念, 在函数 f 可微的条件给出了 (p, r) -不变凸函数的定义, 在 f 为非可微条件下给出了 (p, r) -预不变凸函数的定义, 同时讨论了 (p, r) -不变凸函数和 (p, r) -预不变凸函数的一些特征和函数 f 为 (p, r) -不变凸条件下非线性规划问题的最优化条件。并进一步讨论了 (p, r) -不变凸和 (p, r) -预不变凸函数在数学规划中的应用, 文献 [8, 9] 均对预不变凸函数的充分条件进行了讨论。

Avriel 在文献 [10] 中曾给出了凸函数和拟凸函数的一个等价条件。即若 X 为凸集, 则

f 是凸函数等价于 $\forall x, y \in X, \phi(\lambda) = f(\lambda x + (1-\lambda)y)$ 为 $[0, 1]$ 上的凸函数;

f 是拟凸函数等价于 $\forall x, y \in X, \phi(\lambda) = f(\lambda x + (1-\lambda)y)$ 为 $[0, 1]$ 上的拟凸函数。

本文在此基础上首先分别给出了 r -预不变凸函数和预拟不变凸函数的一个等价条件, 并利用此等价条

* 收稿日期: 2005-11-02

作者简介: 赵克全(1979-)男, 四川南充人, 硕士研究生, 研究方向为广义凸性及其在最优化理论中的应用。

件讨论了 r -预不变凸函数之间的关系 给出了 r -预不变凸函数的一个充分条件。最后提出了 r -预不变凸函数的一个公开问题。

1 预备知识

定义 1^[10] X 为凸集 若 $\lambda x + (1 - \lambda)y \in X, \forall x, y \in X, \forall \lambda \in [0, 1]$

定义 2^[11] X 为凸集 r 为实数 称 f 为 r -凸集 若 $\forall x, y \in X, \lambda \in [0, 1]$ 有

$$f(\lambda x + (1 - \lambda)y) \leq \log(\lambda e^{r(x)} + (1 - \lambda)e^{r(y)})^{\frac{1}{r}} \text{ 若 } r \neq 0;$$

$$f(y + \lambda(x - y)) \leq \lambda f(x) + (1 - \lambda)f(y) \text{ 若 } r = 0.$$

定义 3^[10] X 为凸集 f 是 X 上的凸函数 若 $\forall x, y \in X, \forall \lambda \in [0, 1]$ 有

$$f(\lambda x + (1 - \lambda)y) \leq \max\{f(x), f(y)\}.$$

注 1 由凸函数、 r -凸函数和预拟凸函数定义可知 凸函数一定是 r -凸函数 r -凸函数一定是拟凸函数 反之不一定成立。

定义 4^[11] 称 X 关于 η 为不变凸集 若存在向量值函数 η 使得

定义 5^[41] X 关于 η 为不变凸集 称 f 关于相同的 η 为 r -预不变凸函数 若 $\forall x, y \in X, \forall \lambda \in [0, 1]$ 有

$$f(y + \lambda\eta(x, y)) \leq \log(\lambda e^{r(x)} + (1 - \lambda)e^{r(y)})^{1/r} \text{ 若 } r \neq 0;$$

$$f(y + \lambda\eta(x, y)) \leq \lambda f(x) + (1 - \lambda)f(y) \text{ 若 } r = 0.$$

定义 6^[21] X 关于 η 为不变凸集 称 f 关于相同的 η 为预拟不变凸函数 若 $\forall x, y \in X, \lambda \in [0, 1]$ 有

$$f(y + \lambda\eta(x, y)) \leq \max\{f(x), f(y)\}.$$

注 2 由不变凸函数、 r -预不变凸函数和预拟不变凸函数的定义可知 预不变凸函数一定是 r -预不变凸函数 r -预不变凸函数一定是预拟不变凸函数 反之不一定成立。

条件 1^[21] $\eta: \mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^n \rightarrow \mathbf{R}^n$ $\eta(x, y)$ 满足条件 1 是指对 $\forall x, y \in \mathbf{R}^n, \lambda \in [0, 1], C_1: \eta(y, y + \lambda\eta(x, y)) = -\lambda\eta(x, y); C_2: \eta(x, y + \lambda\eta(x, y)) = (1 - \lambda)\eta(x, y)$ 。

条件 2^[12] $X \subseteq \mathbf{R}^n$ 关于 $\eta(x, y)$ 为不变凸集 称 $f(x): X \rightarrow \mathbf{R}$ 满足条件 2 是指

$$\forall x, y \in X, f(y + \eta(x, y)) \leq f(x).$$

2 主要结论及其证明

为证明本文的主要结论 首先给出下面的定理。

定理 1 假设 X 关于 η 为不变凸集 称 f 满足条件 2 η 满足条件 1 则 f 关于相同的 η 是预不变凸函数 即等价于 $\forall x, y \in X, \phi(\alpha) = f(y + \alpha\eta(x, y))$ 在 $[0, 1]$ 上是拟凸函数。

证明 显然由条件 1 可知 $\forall x, y \in X, \forall \alpha \in [0, 1]$ 则

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

若 f 在 X 上关于相同的 η 为预拟不变凸函数 由定义 $\forall x, y \in X, \lambda \in [0, 1], f(y + \lambda\eta(x, y)) \leq \max\{f(x), f(y)\}$ 。对 $\forall \alpha_1, \alpha_2 \in [0, 1], \lambda \in [0, 1]$ 有

若 $\alpha_1 = \alpha_2 = 0, \phi(\alpha_2 + \lambda(\alpha_1 - \alpha_2)) = \phi(0) = f(y) = \max\{\phi(\alpha_1), \phi(\alpha_2)\}$;

若 $\alpha_1 = \alpha_2 = 1, \phi(\alpha_2 + \lambda(\alpha_1 - \alpha_2)) = \phi(1) = f(y + \eta(x, y)) = \max\{\phi(\alpha_1), \phi(\alpha_2)\}$;

若 $\alpha_1 = \alpha_2, \phi(\alpha_2 + \lambda(\alpha_1 - \alpha_2)) = \phi(2) = f(y + \alpha_2\eta(x, y)) = \max\{\phi(\alpha_1), \phi(\alpha_2)\}$ 。

不失一般性 下面假设 $\alpha_1 > \alpha_2$ 则 $\alpha_1 - \alpha_2 > 0$ 。由 $\alpha_1, \alpha_2 \in [0, 1]$ 可知 $\alpha_2 \neq 1$ 故 $0 < \frac{\alpha_1 - \alpha_2}{1 - \alpha_2} \leq 1$ 则

而 $\phi(\alpha_2 + \lambda(\alpha_1 - \alpha_2)) = f(y + (\alpha_2 + \lambda(\alpha_1 - \alpha_2))\eta(x, y)) = f(y + \alpha_2\eta(x, y) + \lambda(\alpha_1 - \alpha_2)\eta(x, y))$,

$$\eta(y + \alpha_1\eta(x, y), y + \alpha_2\eta(x, y)) = \eta(y + \alpha_2\eta(x, y) + (\alpha_2 - \alpha_1)\eta(x, y), y + \alpha_2\eta(x, y)) =$$

$$\eta(y + \alpha_2\eta(x, y) + \frac{\alpha_1 - \alpha_2}{1 - \alpha_2}\eta(x, y + \alpha_2\eta(x, y)), y + \alpha_2\eta(x, y)) =$$

$$\frac{\alpha_1 - \alpha_2}{1 - \alpha_2} \eta(x, y + \alpha_2 \eta(x, y)) = (\alpha_1 - \alpha_2) \eta(x, y),$$

故

$$\begin{aligned} \phi(\alpha_2 + \lambda(\alpha_1 - \alpha_2)) &= f(y + (\alpha_2 + \lambda(\alpha_1 - \alpha_2))\eta(x, y)) = \\ &= f(y + \alpha_2 \eta(x, y) + \lambda \eta(y + \alpha_1 \eta(x, y), y + \alpha_2 \eta(x, y))) \leq \\ \max\{f(y + \alpha_1 \eta(x, y)), f(y + \alpha_2 \eta(x, y))\} &= \max\{\phi(\alpha_1), \phi(\alpha_2)\} \end{aligned}$$

则 $\phi(\alpha)$ 是拟凸函数。

若 $\alpha_1 < \alpha_2$ 则 $\alpha_2 - \alpha_1 > 0$ 。由 $\alpha_1, \alpha_2 \in [0, 1]$, 可知 $\alpha_1 \neq 1$, 故 $0 < \frac{\alpha_2 - \alpha_1}{1 - \alpha_1} \leq 1$ 。而由条件 1 可知

$$\begin{aligned} \eta(y + \alpha_1 \eta(x, y), y + \alpha_2 \eta(x, y)) &= \eta(y + \alpha_1 \eta(x, y), y + \alpha_1 \eta(x, y)) + (\alpha_2 - \alpha_1) \eta(x, y) = \\ \eta(y + \alpha_1 \eta(x, y), y + \alpha_1 \eta(x, y)) &+ \frac{\alpha_2 - \alpha_1}{1 - \alpha_1} \eta(x, y + \alpha_1 \eta(x, y)) = \end{aligned}$$

$$\frac{\alpha_2 - \alpha_1}{1 - \alpha_1} \eta(x, y + \alpha_1 \eta(x, y)) = (\alpha_1 - \alpha_2) \eta(x, y).$$

故

$$\begin{aligned} \phi(\alpha_2 + \lambda(\alpha_1 - \alpha_2)) &= f(y + (\alpha_2 + \lambda(\alpha_1 - \alpha_2))\eta(x, y)) = \\ &= f(y + \alpha_2 \eta(x, y) + \lambda \eta(y + \alpha_1 \eta(x, y), y + \alpha_2 \eta(x, y))) \leq \\ \max\{f(y + \alpha_1 \eta(x, y)), f(y + \alpha_2 \eta(x, y))\} &= \max\{\phi(\alpha_1), \phi(\alpha_2)\} \end{aligned}$$

故 $\phi(\alpha)$ 是拟凸函数。

反之 若 $\phi(\alpha)$ 是拟凸函数 则 $\forall \lambda \in [0, 1], \forall x, y \in X,$

$$\begin{aligned} f(y + \lambda \eta(x, y)) &= \phi(\lambda) = \phi(\lambda \cdot 1 + (1 - \lambda) 0) \leq \max\{\phi(1), \phi(0)\} = \\ \max\{f(y + \eta(x, y)), f(y)\} &\leq \max\{f(x), f(y)\} \end{aligned}$$

故 f 关于相同的 η 为预拟不变凸函数。

证毕

和定理 1 的结论类似, 有下面的定理 2 和定理 3。

定理 2 若 X 关于 η 为不变凸函数集 f 满足条件 2 η 满足条件 1 则 f 关于相同的 η 是预不变凸函数, 即 $\forall x, y \in X, \phi(\alpha) = f(y + \alpha \eta(x, y))$ 在 $[0, 1]$ 上是凸函数。

定理 3 X 关于 η 为不变凸函数集 η 满足条件 1 f 满足条件 2 则 f 关于相同的 η 是 r -预不变凸函数当且仅当 $\forall x, y \in X, \phi(\alpha) = f(y + \alpha \eta(x, y))$ 在 $[0, 1]$ 上是 r -凸函数。

注 3 定理 2 和定理 3 的证明和定理 1 的是类似。

Avriel 在文献 [1] 中指出 r -凸函数必为拟凸函数, 反之不然。同时给出拟凸函数为 r -凸函数的一个充分条件, 若 X 为开凸集 f 是定义在 X 上的二次连续可微实值拟凸函数, 若存在实数 r^* , 使得 $r^* = \sup_{x \in X, \|z\|=1} \frac{-z^T \nabla^2 f(x) z}{[z^T \nabla f(x)]^2} (z^T \nabla f(x) \neq 0)$ 则 f 为 r^* -凸函数的。下面在 η 满足条件 1 和 f 满足条件 2 的假设下 给出了预

拟不变凸函数 r -预不变凸函数的一个充分条件。

引理 1^[1] ϕ 是定义在开凸集 X 上的二次连续可微实拟凸函数, 若存在实数 r^* 。使得 $r^* =$

$$\sup_{x \in C} \frac{-z^T \nabla^2 \phi(x) z}{[z^T \nabla \phi(x)]^2} \text{ (其中 } z^T \nabla \phi(x) \neq 0 \text{)} \text{ 则 } \phi \text{ 为 } r^* \text{-凸函数的。}$$

定理 4 X 关于 η 为不变凸集 f 关于相同的 η 是二次连续可微的预拟不变凸函数 f 满足条件 2 η 满足条件 1 若满足下列条件 则 f 关于相同的 η 是 r^* -预不变凸函数。

$$1) \text{ 存在实数 } r^* \text{, 使得 } r^* = \sup_{x, y \in X, \alpha \in [0, 1]} \frac{-z^T \eta(x, y)^T \nabla^2 (f(y + \alpha \eta(x, y))) \eta(x, y) z}{[z^T \eta(x, y)^T \nabla (f(y + \alpha \eta(x, y)))]^2} (z^T \nabla f(x) \neq 0) \text{ (其中}$$

$$z^T \eta(x, y)^T \nabla (f(y + \alpha \eta(x, y))) \neq 0);$$

2) 对任意给定的 $x, y \in X$ 定义 $\phi(\alpha) = f(y + \alpha \eta(x, y))$ 若 $\phi(\alpha) = f(y + \alpha \eta(x, y))$ 在 $(0, 1)$ 上是 r^* -凸函数 $\phi(\alpha) = f(y + \alpha \eta(x, y))$ 在 $[0, 1]$ 上是 r^* -凸函数。

证明 因为 f 关于 η 是二次连续可微的预拟不变凸函数, 且 η 满足条件 1 f 满足条件 2, 故由定理 1 可知 $\phi(\alpha) = f(y + \alpha \eta(x, y))$ 在 $[0, 1]$ 上是二次连续可微的拟凸函数, 故 $\phi(\alpha) = f(y + \alpha \eta(x, y))$ 在 $(0, 1)$ 上是

二次连续可微的拟凸函数,而

$$\phi'(\alpha) = \eta(x, y)^T \nabla f(y + \alpha\eta(x, y)) \quad \phi''(\alpha) = \eta(x, y)^T \nabla^2 f(y + \alpha\eta(x, y)) \eta(x, y).$$

由条件 1) 若存在实数 r^* 使得

$$r^* = \sup_{x, y \in X, \alpha \in [0, 1]} \frac{-z^T \eta(x, y)^T \nabla^2 f(y + \alpha\eta(x, y)) \eta(x, y) z}{[z^T \eta(x, y)^T \nabla f(y + \alpha\eta(x, y))]^2} = \sup_{\alpha \in [0, 1]} \frac{-z^T \eta \nabla^2 \phi(\alpha) z}{[z^T \nabla \phi(\alpha)]^2},$$

其中 $z^T \eta(x, y)^T \nabla f(y + \alpha\eta(x, y)) \neq 0$, 即 $\nabla \phi(\alpha) \neq 0$. 由引理可知 $\phi(\alpha) = f(y + \alpha\eta(x, y))$ 在 $(0, 1)$ 上是 r^* -凸函数. 再由条件 2) 可知 $\phi(\alpha) = f(y + \alpha\eta(x, y))$ 在 $[0, 1]$ 上是 r^* -凸函数. 由定理 3 可知 f 关于相同的 η 为 r^* -预不变凸函数. 证毕

最后提出一个公开问题,即对于本文的定理 4,若条件 2) 去掉,结论是否成立?

3 结束语

本文首先利用 Mohan 和 Neogy 在文献 [2] 中引入条件 1 和 Yang 在文献 [12] 中引入条件 2 分别给出了预拟不变凸函数和 r -预不变凸函数的一个等价条件. 同时利用该等价条件对文献 [1] 中 Avriel 等人给出的结论作出了进一步的讨论,给出了 r -预不变凸函数的一个充分条件. 但遗憾的是在本文的定理 4 中,利用了条件 2). 故本文最后提出了 r -预不变凸函数有关一个公开问题,即在定理 4 中,若条件 2) 去掉,结论是否成立.

参考文献:

- [1] AVRIEL M. r -Convex Functions[J]. Mathematical Programming, 1972, 2: 309-323.
- [2] MOHAN S R, NEOGY S K. On Inconv Sets and Preinvex Functions[J]. JAMM, 1995, 189: 901-908.
- [3] 杨晓琪. r -凸函数的运算性质[J]. 重庆建筑工程学院学报, 1989, 11(2): 93-101.
- [4] ANTCZAK T. (p, r) -Inconv Sets and Functions[J]. Uninversuty of Lodz, 1999.
- [5] CRAVEN B D, GLOVER B M. Inconv Functios and Duality[J]. Journal of Australian Mathematical Society, 1985, 39(A): 1-20.
- [6] ANTCZAK T. On (p, r) -Inconv-Type Functions Programming, problems[J]. JMAA, 2001, 382-397.
- [7] ANTCZAK T. (p, r) -Inconv Sets and Functions[J]. JMAA, 2001, 263: 355-379.
- [8] 颜丽佳, 刘芙蓉. 强预不变凸函数[J]. 重庆师范大学学报(自然科学版), 2005, 22(1): 11-15.
- [9] 黄应全, 赵克全. r -预不变凸函数的两个充分条件[J]. 重庆师范大学学报(自然科学版), 2004, 21(4): 17-18.
- [10] AVRIEL M, DIEWERT W E, SCHAIBLE S S, et al. Generalized Concavity[M]. New York: Penum Press, 1988.
- [11] WEIR T, MOND B. Preinvex Functions in Multiobjective Optimization[J]. JMAA, 1998, 136: 29-38.
- [12] YANG X M, YANG X Q, TEO K L. Characterizations and Applications of Prequasiinvex Functions[J]. JOTA, 2001, 110(3): 645-668.

(责任编辑 黄颖)