

2016年度重庆市出版专项基金资助栏目

运筹学与控制论

DOI:10.11721/cqnj20170430

拟 α -预不变凸函数*

李婷¹, 彭再云², 李科科³, 唐平⁴

(1. 山西大学商务学院 基础教学部, 太原 030031; 2. 重庆交通大学 数学与统计学院, 重庆 400074;
3. 重庆师范大学 数学科学学院, 重庆 401331; 4. 重庆文理学院 数学与财经学院, 重庆 402160)

摘要:【目的】主要研究了拟 α -预不变凸性及其在优化问题中的应用。【方法】借助假设条件A和C进行讨论,并举例进行验证。【结果】首先,在适当的假设下分别讨论了拟 α -预不变凸性、严格拟 α -预不变凸性和半严格拟 α -预不变凸性成立的充要条件,然后给出拟 α -预不变凸函数在约束非线性规划中的一个重要应用,并给出实例检验了结论的正确性。【结论】这些结果在一定程度上丰富了对拟 α -预不变凸函数的研究成果。

关键词:拟 α -预不变凸函数;严格拟 α -预不变凸函数;半严格拟 α -预不变凸函数;非线性规划

中图分类号: O224

文献标志码: A

文章编号: 1672-6693(2017)04-0008-05

凸性及广义凸性是数学规划研究领域中的一项重要研究内容,在最优化理论的研究中起着重要作用。近些年来,人们不断地对凸函数进行推广,得到了一系列的广义凸函数,并研究了这些广义凸函数的性质及其在数学规划中的应用^[1-11]。1988年,Weir等人^[1-2]引入了不变凸集和预不变凸函数,并研究了预不变凸函数的性质及其在最优化中的应用。2001年,Yang等人^[3]又提出了两类广义凸函数—严格预不变凸函数和半严格预不变凸函数。2006年,Noor等人^[4]给出了两类新的广义凸函数— α -预不变凸函数和拟 α -预不变凸函数。2013年,Tang^[5]定义了严格拟 α -预不变凸函数和半严格拟 α -预不变凸函数,并对它们的性质及相互关系进行了研究。文献^[6]给出凸函数的一个等价刻画,文献^[7]将文献^[6]得到的结论加以推广,得到了预不变凸函数的一个等价描述。文献^[11]在文献^[9]中条件A和条件C下将文献^[7]的结果推广到 α -预不变凸函数的情形,并获得 α -预不变凸函数、严格 α -预不变凸函数和半严格 α -预不变凸函数各自的等价条件。

本文将文献^[11]的结果进一步推广到拟 α -预不变凸函数的情形。

1 预备知识

设 H 是实Hilbert空间, K 是 H 的一个非空子集, $F:K \rightarrow H$ 和 $\alpha:K \times K \rightarrow \mathbf{R}$ 是两个实值函数, $\eta:K \times K \rightarrow H$ 是向量值函数。

定义1^[4] 若 $\forall x,y \in K, \lambda \in [0,1]$,存在向量值映射 $\eta:K \times K \rightarrow H$,使得 $y + \lambda\alpha(x,y)\eta(x,y) \in K$,则称集合 K 为关于 α 和 η 的 α -不变凸集。

定义2^[4] 设集合 K 为关于 α 和 η 的 α -不变凸集,若 $\forall x,y \in K, \lambda \in [0,1]$,有 $F(y + \lambda\alpha(x,y)\eta(x,y)) \leq (1-\lambda)F(y) + \lambda F(x)$,则称 F 是 K 上关于 α 和 η 的 α -预不变凸函数。

定义3^[4] 设集合 K 为关于 α 和 η 的 α -不变凸集,若 $\forall x,y \in K, \forall \lambda \in [0,1]$,有 $F(y + \lambda\alpha(x,y)\eta(x,y)) \leq \max\{F(x), F(y)\}$,则称 F 是 K 上关于 α 和 η 的拟 α -预不变凸函数。

定义4^[5] 设集合 K 为关于 α 和 η 的 α -不变凸集,若 $\forall x,y \in K, x \neq y, \forall \lambda \in [0,1]$,有

* 收稿日期:2016-09-08 修回日期:2017-05-25 网络出版时间:2017-05-16 11:25

资助项目:国家自然科学基金(No.11301571);重庆市基础与前沿研究(No. cstc2017jcyjAX0382; No. cstc2013jcyjA40031);重庆市民生项目(No. cstc2015shmszx30004);国家博士后基金(No.2015M580774; No.2016T90837);重庆市高校创新团队项目(No. CXTDX201601022);山西省教育科学“十三五”规划课题(No. GH-16173);山西大学商务学院科研项目(No.2016027);山西财经大学青年科研基金(No. QN-2017002)

第一作者简介:李婷,女,讲师,研究方向为最优化理论与应用, E-mail: liting99999@126.com;通信作者:彭再云,教授, E-mail: pengzaiyun@126.com

网络出版地址: <http://kns.cnki.net/kcms/detail/50.1165.N.20170516.1125.044.html>

$$F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) < \max\{F(\mathbf{x}), F(\mathbf{y})\},$$

则称 F 是 K 上关于 α 和 η 的严格拟 α -预不变凸函数。

定义 5^[5] 设集合 K 为关于 α 和 η 的 α -不变凸集,若 $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in K, F(\mathbf{x}) \neq F(\mathbf{y}), \forall \lambda \in [0, 1]$, 有

$$F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) < \max\{F(\mathbf{x}), F(\mathbf{y})\},$$

则称 F 是 K 上关于 α 和 η 的半严格拟 α -预不变凸函数。

定义 6^[8] 设 $K \subseteq \mathbf{R}^n$ 是非空凸集, $\lambda \in [0, 1]$, F 是定义在 K 上的函数, 如果对于 $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in K$, 有:

$$F(\lambda\mathbf{x} + (1-\lambda)\mathbf{y}) \leq \max\{F(\mathbf{x}), F(\mathbf{y})\}, \quad (1)$$

则称 F 是 K 上的拟凸函数;

如果当 $\mathbf{x} \neq \mathbf{y}$ 时(1)式中严格不等式成立, 即 $F(\lambda\mathbf{x} + (1-\lambda)\mathbf{y}) < \max\{F(\mathbf{x}), F(\mathbf{y})\}$, 则称 F 是 K 上的严格拟凸函数;

如果当 $F(\mathbf{x}) \neq F(\mathbf{y})$ 时(1)式中严格不等式成立, 即 $F(\lambda\mathbf{x} + (1-\lambda)\mathbf{y}) < \max\{F(\mathbf{x}), F(\mathbf{y})\}$, 则称 F 是 K 上的半严格拟凸函数。

根据定义 2 和定义 3 易知 α -预不变凸函数一定是拟 α -预不变凸函数, 但是反之不一定成立。

例 1 设 $K = [-1, 0)$, $F(x) = \log_2(1-x)$, $\alpha(x, y) = 1$, $\eta(x, y) = -\frac{y}{2}$ 。

显然, 对 $\forall \lambda \in [0, 1], \forall x, y \in K$, 有 $y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y) = y - \lambda \cdot \frac{y}{2} = \left(1 - \frac{\lambda}{2}\right)y \in K$, 即 K 为关于 α 和 η 的 α -不变凸集。 $F(y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y)) = F\left(y - \lambda \cdot \frac{y}{2}\right) = \log_2\left(1 - y + \frac{\lambda}{2}y\right)$, 且 $F(x) = \log_2(1-x)$, $F(y) = \log_2(1-y)$, 计算可得 $F(y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y)) \leq \max\{F(x), F(y)\}$ 。

因此, F 是 K 上关于 α 和 η 的拟 α -预不变凸函数。

然而, 取 $x = -\frac{1}{5}, y = -\frac{2}{3}, \lambda = \frac{1}{2}$, 有:

$$F(y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y)) = F\left(-\frac{1}{2}\right) = \log_2 \frac{3}{2} > \lambda F(x) + (1-\lambda)F(y) = \log_2 \sqrt{2}.$$

故 F 不是 K 上关于 α 和 η 的 α -预不变凸函数。

为了讨论拟 α -预不变凸函数的性质, 需要利用如下的条件及引理:

条件 A^[9] 称 F 满足条件 A, 如果 $F(\mathbf{y} + \alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) \leq F(\mathbf{x}), \forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in K$ 。

条件 C^[9] 称 η 满足条件 C, 如果对 $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in K, \forall \lambda \in [0, 1]$, η 和 α 满足:

$$\eta(\mathbf{y}, \mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) = -\lambda\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}), \eta(\mathbf{x}, \mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) = (1-\lambda)\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}).$$

引理 1^[10] 设集合 K 为关于 α 和 η 的 α -不变凸集, 对 $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in K, \forall \lambda \in [0, 1]$, η 和 α 满足:

$$\eta(\mathbf{y}, \mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) = -\lambda\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}), \alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \alpha(\mathbf{y}, \mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})),$$

则对 $\forall \lambda_1, \lambda_2 \in [0, 1]$, 且 $\lambda_2 < \lambda_1$, 有:

$$1) \eta(\mathbf{y} + \lambda_1\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}), \mathbf{y} + \lambda_2\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) = (\lambda_1 - \lambda_2)\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y});$$

$$2) \alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \alpha(\mathbf{y} + \lambda_1\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}), \mathbf{y} + \lambda_2\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})).$$

2 主要结果

这一部分将在适当的条件下得到拟 α -预不变凸性、严格拟 α -预不变凸性和半严格拟 α -预不变凸性各自成立的充要条件, 并在不等式约束下, 获得拟 α -预不变凸规划问题解的最优性结果。

定理 1 设 K 为关于 α 和 η 的 α -不变凸集, F 满足条件 A, η 满足条件 C, α 满足条件 $\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \alpha(\mathbf{y}, \mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))$, 则 F 在 K 上关于同一 α 和 η 是拟 α -预不变凸函数当且仅当 $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in K, \lambda \in [0, 1]$, $g(\lambda) = F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))$ 是 $[0, 1]$ 上的拟凸函数。

证明 充分性。若 $g(\lambda) = F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))$ 是 $[0, 1]$ 上的拟凸函数, 则对 $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in K, \lambda \in [0, 1]$, 有:

$$F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) = g(\lambda) = g(\lambda \cdot 1 + (1-\lambda) \cdot 0) \leq \max\{g(0), g(1)\} = \max\{F(\mathbf{y}), F(\mathbf{y} + \alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))\}.$$

由 F 满足条件 A 可知 $\max\{F(\mathbf{y}), F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))\} \leq \max\{F(\mathbf{y}), F(\mathbf{x})\}$ 。从而有:

$$F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) \leq \max\{F(\mathbf{x}), F(\mathbf{y})\}.$$

故 F 在 K 上关于同一 α 和 η 是拟 α -预不变凸函数。

必要性。设 F 关于同一 α 和 η 是拟 α -预不变凸函数, 则对 $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in K, \lambda \in [0, 1]$, 有:

$$F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) \leq \max\{F(\mathbf{x}), F(\mathbf{y})\};$$

对 $\forall \lambda_1, \lambda_2, \beta \in [0, 1]$,

a) 若 $\lambda_1 = \lambda_2$, 则 $g(\beta\lambda_1 + (1-\beta)\lambda_2) = g(\lambda_1) = g(\lambda_2) = \max\{g(\lambda_1), g(\lambda_2)\}$

b) 若 $\lambda_1 \neq \lambda_2$, 不失一般性, 假设 $\lambda_2 < \lambda_1$, 由引理 1 及拟 α -预不变凸函数的定义, 有

$$\begin{aligned} g(\beta\lambda_1 + (1-\beta)\lambda_2) &= F(\mathbf{y} + (\beta\lambda_1 + (1-\beta)\lambda_2)\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) = \\ &= F(\mathbf{y} + \lambda_2\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}) + \beta(\lambda_1 - \lambda_2)\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) = \\ &= F(\mathbf{y} + \lambda_2\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}) + \beta\alpha(\mathbf{y} + \lambda_1\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}), \mathbf{y} + \\ &\quad \lambda_2\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) \cdot \eta(\mathbf{y} + \lambda_1\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}), \mathbf{y} + \lambda_2\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))) \leq \\ &= \max\{F(\mathbf{y} + \lambda_1\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})), F(\mathbf{y} + \lambda_2\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))\} = \max\{g(\lambda_1), g(\lambda_2)\}. \end{aligned}$$

因此, $g(\lambda)$ 是 $[0, 1]$ 上的拟凸函数。

证毕

定理 2 设 K 为关于 α 和 η 的 α -不变凸集, F 满足条件 A, η 满足条件 C, α 满足条件

$$\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \alpha(\mathbf{y}, \mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})),$$

且 $x \neq y$ 时, 有 $\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y}) \neq 0, \eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}) \neq 0$ 。则 F 在 K 上关于同一 α 和 η 是严格拟 α -预不变凸函数的充要条件是 $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in K, \lambda \in [0, 1], g(\lambda) = F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))$ 是 $[0, 1]$ 上的严格拟凸函数。

证明 充分性。若 $g(\lambda) = F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))$ 是 $[0, 1]$ 上的严格拟凸函数, 则对 $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in K, x \neq y, \lambda \in [0, 1]$, 有:

$$\begin{aligned} F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) &= g(\lambda) = g(\lambda \cdot 1 + (1-\lambda) \cdot 0) < \\ &= \max\{g(0), g(1)\} = \max\{F(\mathbf{y}), F(\mathbf{y} + \alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))\}. \end{aligned}$$

由 F 满足条件 A 可得 $\max\{F(\mathbf{y}), F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))\} \leq \max\{F(\mathbf{y}), F(\mathbf{x})\}$ 。即:

$$F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) < \max\{F(\mathbf{x}), F(\mathbf{y})\}.$$

因此, F 在 K 上关于同一 α 和 η 是严格拟 α -预不变凸函数。

必要性。 F 在 K 上关于同一 α 和 η 是严格拟 α -预不变凸函数, 则对 $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in K, x \neq y, \lambda \in [0, 1]$, 有:

$$F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) < \max\{F(\mathbf{x}), F(\mathbf{y})\}.$$

对 $\forall \lambda_1, \lambda_2, \beta \in [0, 1]$, 且 $\lambda_1 \neq \lambda_2$, 不妨假设 $\lambda_2 < \lambda_1$, 由条件可知, 当 $x \neq y$ 时, 有 $\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}) \neq 0, \alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y}) \neq 0$ 。因此, $\mathbf{y} + \lambda_1\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}) \neq \mathbf{y} + \lambda_2\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})$ 。由引理 1 及定义 4, 有:

$$\begin{aligned} g(\beta\lambda_1 + (1-\beta)\lambda_2) &= F(\mathbf{y} + (\beta\lambda_1 + (1-\beta)\lambda_2)\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) = \\ &= F(\mathbf{y} + \lambda_2\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}) + \beta(\lambda_1 - \lambda_2)\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) = \\ &= F(\mathbf{y} + \lambda_2\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}) + \beta\alpha(\mathbf{y} + \lambda_1\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}), \mathbf{y} + \\ &\quad \lambda_2\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) \cdot \eta(\mathbf{y} + \lambda_1\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}), \mathbf{y} + \lambda_2\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))) < \\ &= \max\{F(\mathbf{y} + \lambda_1\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})), F(\mathbf{y} + \lambda_2\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))\} = \max\{g(\lambda_1), g(\lambda_2)\}. \end{aligned}$$

因此, $g(\lambda)$ 是 $[0, 1]$ 上的严格拟凸函数。

证毕

定理 3 设 K 为关于 α 和 η 的 α -不变凸集, F 满足条件 A, η 满足条件 C, α 满足条件 $\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))$, 则 F 在 K 上关于同一 α 和 η 是半严格拟 α -预不变凸函数等价于 $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in K, \lambda \in [0, 1], g(\lambda) = F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))$ 是 $[0, 1]$ 上的半严格拟凸函数。

证明 若 $g(\lambda) = F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))$ 是 $[0, 1]$ 上的半严格拟凸函数, 则对 $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in K, \lambda \in [0, 1]$, 当 $g(0) \neq g(1)$ 时, 有:

$$\begin{aligned} F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) &= g(\lambda) = g(\lambda \cdot 1 + (1-\lambda) \cdot 0) < \max\{g(0), g(1)\} = \\ &= \max\{F(\mathbf{y}), F(\mathbf{y} + \alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))\}. \end{aligned}$$

F 满足条件 A, 故有 $\max\{F(\mathbf{y}), F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y}))\} \leq \max\{F(\mathbf{x}), F(\mathbf{y})\}$ 。于是

$$F(\mathbf{y} + \lambda\alpha(\mathbf{x}, \mathbf{y})\eta(\mathbf{x}, \mathbf{y})) < \max\{F(\mathbf{x}), F(\mathbf{y})\}.$$

因此, F 在 K 上关于同一 α 和 η 是半严格拟 α -预不变凸函数。

反之, 设 F 在 K 上关于同一 α 和 η 是半严格拟 α -预不变凸函数, 则对 $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in K, \lambda \in [0, 1]$, 当 $F(\mathbf{x}) \neq$

$F(y)$ 时,有 $F(y + \lambda\alpha(x, y)\eta(x, y)) < \max\{F(x), F(y)\}$ 。

对 $\forall \lambda_1, \lambda_2, \beta \in [0, 1]$, 若 $g(\lambda_1) \neq g(\lambda_2)$, 则 $F(y + \lambda_1\alpha(x, y)\eta(x, y)) \neq F(y + \lambda_2\alpha(x, y)\eta(x, y))$, 即 $\lambda_1 \neq \lambda_2$ 。故不妨假设 $\lambda_2 < \lambda_1$ 。由引理1及定义5可知:

$$\begin{aligned} g(\beta\lambda_1 + (1-\beta)\lambda_2) &= F(y + (\beta\lambda_1 + (1-\beta)\lambda_2)\alpha(x, y)\eta(x, y)) = \\ &= F(y + \lambda_2\alpha(x, y)\eta(x, y) + \beta(\lambda_1 - \lambda_2)\alpha(x, y)\eta(x, y)) = \\ &= F(y + \lambda_2\alpha(x, y)\eta(x, y) + \beta\alpha(y + \lambda_1\alpha(x, y)\eta(x, y), y + \lambda_2\alpha(x, y)\eta(x, y))) \cdot \\ &= \eta(y + \lambda_1\alpha(x, y)\eta(x, y), y + \lambda_2\alpha(x, y)\eta(x, y)) < \\ &= \max\{F(y + \lambda_1\alpha(x, y)\eta(x, y)), F(y + \lambda_2\alpha(x, y)\eta(x, y))\} = \max\{g(\lambda_1), g(\lambda_2)\}。 \end{aligned}$$

因此, $g(\lambda)$ 是 $[0, 1]$ 上的半严格拟凸函数。

证毕

下面给出拟 α -预不变凸性在约束非线性规划中的应用。

考虑如下约束非线性规划问题(P):

$$\begin{aligned} \min & F(x), \\ \text{s.t.} & g_i(x) \leq 0, i \in J = \{1, \dots, m\}, x \in K。 \end{aligned}$$

其中, K 是 \mathbf{R}^n 的非空子集, $F, g_i: K \rightarrow \mathbf{R}, i \in J$, 可行集 $D = \{x \in K \mid g_i(x) \leq 0, i \in J\}$ 。

定理4 设 K 是关于 α 和 η 的 α -不变凸集, $F: K \rightarrow \mathbf{R}$ 和 $g_i: K \rightarrow \mathbf{R}(i \in J)$ 在 K 上关于同一 α 和 η 是拟 α -预不变凸函数, 如果 $\bar{x} \in D$ 是问题(P)的局部最优解, 那么 \bar{x} 是(P)的全局最优解。

证明 由 \bar{x} 是问题(P)的局部最优解可知:

$$F(\bar{x}) \leq F(x), \forall x \in D \cap N_\varepsilon(\bar{x}). \quad (2)$$

若 \bar{x} 不是问题(P)的全局最优解, 则存在点 $x^* \in D$, 使得

$$F(x^*) < F(\bar{x}). \quad (3)$$

由 $g_i: K \rightarrow \mathbf{R}(i \in J)$ 在 K 上关于同一 α 和 η 是拟 α -预不变凸函数, 则对 $\bar{x}, x^* \in D, \forall i \in J, \lambda \in [0, 1]$, 有

$$g_i(\bar{x} + \lambda\alpha(x^*, \bar{x})\eta(x^*, \bar{x})) \leq \max\{g_i(\bar{x}), g_i(x^*)\} \leq 0,$$

即 $\bar{x} + \lambda\alpha(x^*, \bar{x})\eta(x^*, \bar{x}) \in D$ 。

根据 F 在 K 上关于同一 α 和 η 是拟 α -预不变凸函数可知:

$$F(\bar{x} + \lambda\alpha(x^*, \bar{x})\eta(x^*, \bar{x})) \leq \max\{F(\bar{x}), F(x^*)\}. \quad (4)$$

结合(3), (4)式可得:

$$F(\bar{x} + \lambda\alpha(x^*, \bar{x})\eta(x^*, \bar{x})) < F(\bar{x}). \quad (5)$$

当 $\lambda > 0$ 充分小时, 有 $\bar{x} + \lambda\alpha(x^*, \bar{x})\eta(x^*, \bar{x}) \in D \cap N_\varepsilon(\bar{x})$ 。故(5)式与(2)式矛盾。

证毕

下面给出例子来验证定理4的正确性。

例2 令 $K = (-\infty, +\infty), \alpha(x, y) = 1, F(x) = \begin{cases} -|x|, & |x| \leq 1 \\ -1, & |x| > 1 \end{cases}, g_1(x) = \begin{cases} 0, & x \geq 0 \\ -1, & x < 0 \end{cases}, g_2(x) = \begin{cases} 1, & x \geq 0 \\ -1, & x < 0 \end{cases}, \eta(x, y) =$

$$\begin{cases} x-y, & x \geq 0, y \geq 0 \\ x-y, & x < 0, y < 0 \\ 1-y, & x < 0, y > 0 \\ -1-y, & x > 0, y < 0 \end{cases}。$$

显然, $K = (-\infty, +\infty)$ 是关于 η 和 α 的 α -不变凸集。容易验证 $F(x), g_1(x), g_2(x)$ 均是 K 上关于同一 η 和 α 的拟 α -预不变凸函数。满足定理4的假设。

通过计算可得问题(P)的可行域 $D = (-\infty, 0)$ 。然后, 可计算得到 $x = -1$ 是问题(P)的局部最优解, 同时也是(P)的全局最优解。

参考文献:

- [1] WEIR T, MOND B. Preinvex functions in multiple objective optimization[J]. Journal of Mathematical Analysis and Applications, 1988, 136(1): 29-38.
[2] WEIR T, JEYAKUMAR V. A class of nonconvex functions

- and mathematical programming[J]. Bulletin of the Australian Mathematical Society, 1988, 38(2): 177-189.
[3] YANG X M, LI D. Semistrictly preinvex functions[J]. Journal of Mathematical Analysis and Applications, 2001, 258

- (1): 287-308.
- [4] NOOR M A, NOOR K I. Some characterizations of strongly preinvex functions[J]. Journal of Mathematical Analysis & Applications, 2006, 316(2): 697-706.
- [5] TANG W M. On strictly and semistrictly quasi α -preinvex functions[J]. Journal of Computational Analysis & Applications, 2013, 15(8): 1391-1402.
- [6] AVRIEL M, DIEWERT W E, SCHAIBLE S, et al. Generalized concavity[M]. New York: Plenum Press, 1988.
- [7] 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.
- ZHAO K Q. An equivalent condition of preinvex function [J]. Journal of Chongqing Normal University (Natural Science), 2010, 27(3): 6-8.
- [8] BAZARAA M S, SHETTY C M. Nonlinear programming: theory and algorithms[M]. New York: John Wiley and Sons, 1979.
- [9] NOOR M A. On generalized preinvex functions and monotonicities[J]. Journal of Inequality Pure Applied Mathematics, 2004, 5(4): 1-9.
- [10] LIU C P. Some characterizations and applications on strongly α -preinvex and strongly α -invex functions[J]. Journal of Industrial and Management Optimization, 2008, 4(4): 727-738.
- [11] 王海英, 符祖峰, 何芝. α -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.
- WANG H Y, FU Z F, HE Z. Some properties of α -preinvex functions [J]. Journal of Southwest University (Natural Science Edition), 2015, 37(3): 99-105.

Operations Research and Cybernetics

The Quasi α -Preinvex Functions

LI Ting¹, PENG Zaiyun², LI Keke³, TANG Ping⁴

(1. Fundamental Teaching Department, College of Business, Shanxi University, Taiyuan 030031;

2. College of Mathematics and Statistics, Chongqing Jiaotong University, Chongqing 400074;

3. College of Mathematics Science, Chongqing Normal University, Chongqing 401331;

4. College of Mathematics and Finance, Chongqing University of Arts and Sciences, Chongqing 402160, China)

Abstract: [Purposes] The quasi α -preinvexity and its applications in optimization problems are mainly studied here. [Methods] With assumptions A and C, and give examples for validation. [Findings] Firstly, the sufficient and necessary conditions for quasi α -preinvexity, strictly quasi α -preinvexity and semistrictly quasi α -preinvexity are discussed under the suitable assumptions. Then, an important application of the quasi α -preinvex functions in nonlinear programming with constraints is obtained, and an example is given to illustrate the obtained result. [Conclusions] The obtained results enrich the study of quasi α -preinvex functions.

Keywords: quasi α -preinvex functions; strictly quasi α -preinvex functions; semistrictly quasi α -preinvex functions; nonlinear programming

(责任编辑 黄 颖)