

一类锥约束多目标优化问题的对偶研究*

李红梅^{1,2}, 高英¹

(1. 重庆师范大学 数学学院, 重庆 401331; 2. 重庆市南岸区茶园新城中学, 重庆 401336)

摘要:考虑了一类锥约束多目标优化问题,对其建立了4种对偶模型。在广义不变凸性假设下,给出了4种对偶模型的弱对偶定理。在一定的约束品性下,给出了强对偶定理。再利用Fritz-John型必要性条件讨论了这4种对偶模型的逆对偶定理。所给出的弱对偶定理和逆对偶定理推广了已有文献相应的结果。

关键词:锥约束多目标优化;广义不变凸;对偶定理

中图分类号:O221.6

文献标志码:A

文章编号:1672-6693(2015)04-0001-07

多目标优化问题对偶理论的内容是非常丰富的,它在最优化理论的进展及算法中都具有十分重要的作用^[1-2]。1961年,Wolfe^[3]首次利用Kuhn-Tucker最优性条件,在凸性假设下建立了单目标优化问题的对偶模型,称之为Wolfe对偶模型。随后,为了减弱凸性假设条件,Mond和Weir^[4]提出了带非负变量的对偶模型,称之为Mond-Weir对偶模型,并在伪凸和拟凸的假设条件下给出了弱对偶定理。1975年,Mangasarian^[5]在一阶Wolfe型对偶模型的基础上通过引进二次可微函数,建立了单目标二阶和高阶对偶模型。Mond和Weir^[6]考虑了另一种二阶和高阶对偶模型,并在高阶不变凸性假设下证明了对偶定理。随后,许多学者对不同类型的最优化问题研究其对偶定理,一方面给出凸性要求更弱的广义凸函数,然后给出其对偶定理;另一方面将两种对偶模型统一起来,研究统一的对偶模型,并给出其对偶定理^[7-19]。然而,大部分的对偶模型都是Wolfe型和Mond-Weir型或者它们的统一形式。本文将讨论的是锥约束多目标优化问题的另外4种对偶模型。

1996年,Nanda和Das^[7]考虑了如下锥约束优化问题(NP):

$$\begin{aligned} \min & f(x), \\ \text{s. t.} & g(x) \in C_2^*, x \in C_1. \end{aligned}$$

其中 $f: S \rightarrow \mathbf{R}, g: S \rightarrow \mathbf{R}^m, f, g$ 均为二次可微的函数。 $S \in \mathbf{R}^n$ 是闭集, C_1, C_2 分别为 \mathbf{R}^n 和 \mathbf{R}^m 中具有非空内部的闭凸锥, C_2^* 为 C_2 的负极锥。

受Bazaraa和Goode^[8],Hanson和Mond^[9]的启发,在伪不变凸和拟不变凸的假设条件下,Nanda和Das^[5]试图推广Mond-Weir^[4]考虑的锥约束单目标优化模型。Chandra和Abha^[1]指出Nanda和Das^[7]的研究工作中有瑕疵。随后,他们提出了4种修正的对偶模型,但是Chanda和Abha^[1]并没有考虑修正模型的逆对偶定理。后来,杨等人在文献[2]中证明了4种修正对偶模型的逆对偶定理并指出文献[7]中逆对偶的证明不太理想。

在文献[1-2,11]的基础之上,将锥约束单目标优化问题的4种修正对偶模型推广为锥约束多目标优化问题的4种相应的对偶模型,分别对其建立了弱对偶、强对偶定理。再利用Fritz-John型必要性条件^[12]建立了逆对偶定理。本文结构如下:文章第2部分,给出了一些预备知识和锥约束多目标优化问题的4种对偶模型。文章第3部分,分别给出并证明了4种对偶模型的弱对偶、强对偶和逆对偶定理。

1 预备知识

设 \mathbf{R}^n 是 n 维欧式空间, \mathbf{R}_+^n 是非负象限。设 C 是凸锥, C 的负极锥为 $C^* = \{z: x^T z \geq 0, \forall x \in C\}$ 。对任意 $x, y \in \mathbf{R}^n$,给出以下符号: $x < y \Leftrightarrow y - x \in \text{int } \mathbf{R}_+^n, x \leq y \Leftrightarrow y - x \in \mathbf{R}_+^n \setminus \{0\}, x \leq y \Leftrightarrow y - x \in \mathbf{R}_+^n$ 。

定义1 设 $S \subset \mathbf{R}^n$ 是闭集,函数 $f: S \rightarrow \mathbf{R}$ 在 S 上对于 η 是伪不变凸的,如果对任意 $x, u \in S$,有

$$\eta(x, u)^T \nabla f(u) \geq 0 \Rightarrow f(x) \geq f(u).$$

* 收稿日期:2014-04-08

修回日期:2015-03-21

网络出版时间:2015-5-15 10:55

资助项目:国家自然科学基金(No. 11201511; No. 11201379);重庆市重点实验室项目(No. CSTC2011KLORSE03)

作者简介:李红梅,女,研究方向为最优化理论,E-mail:cqjihongmei@163.com;通信作者:高英,副教授,E-mail:gaoyingimu@163.com

网络出版地址:http://www.cnki.net/kcms/detail/50.1165.n.20150515.1055.007.html

定义 2 设 $S \subset \mathbf{R}^n$ 是闭集, 函数 $f: S \rightarrow \mathbf{R}$ 在 S 上对于 η 是拟不变凸的, 如果对任意 $x, u \in S$, 有

$$f(x) \geq f(u) \Rightarrow \eta(x, u)^T \nabla f(u) \geq 0.$$

其中函数 $\eta: S \times S \rightarrow \mathbf{R}^n$ 。

定义 3 (i) 可行解 \bar{x} 称为问题(NP)的弱有效解, 若不存在 $x \in S$ 使得 $f(x) < f(\bar{x})$; (ii) 可行解 \bar{x} 称为问题(NP)的有效解, 若不存在 $x \in S$ 使得 $f(x) \leq f(\bar{x})$ 。

考虑如下的多目标优化模型(MOP):

$$\begin{aligned} \min & f(x), \\ \text{s. t.} & g(x) \in C_2^*, 24pt x \in C_1, \end{aligned}$$

其中 $f(x) = (f_1(x), f_2(x), \dots, f_p(x)); S \rightarrow \mathbf{R}^p, g: S \rightarrow \mathbf{R}^m$ 。 f, g 均为二次可微函数。

对于(MOP), 建立如下 4 种对偶模型:

$$\begin{aligned} \text{(MD)}_1 \quad \max & f(u) - \{y^T g(u) - u^T \nabla(\lambda^T f + y^T g)(u)\}e, \\ \text{s. t.} & -\nabla(\lambda^T f + y^T g)(u) \in C_1^*, \\ & y \in C_2, \lambda^T e = 1, \lambda_i > 0, i = 1, 2, \dots, p. \end{aligned} \quad (1)$$

$$\begin{aligned} \text{(MD)}_2 \quad \max & f(u), \\ \text{s. t.} & -\nabla(\lambda^T f + y^T g)(u) \in C_1^*, \\ & y^T g(u) - u^T \nabla(\lambda^T f + y^T g)(u) \geq 0, \\ & y \in C_2, \lambda^T e = 1, \lambda_i > 0, i = 1, 2, \dots, p. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{(MD)}_3 \quad \max & f(u) - \{u^T \nabla(\lambda^T f + y^T g)(u)\}e, \\ \text{s. t.} & -\nabla(\lambda^T f + y^T g)(u) \in C_1^*, \\ & y^T g(u) \geq 0, y \in C_2, \lambda^T e = 1, \lambda_i > 0, i = 1, 2, \dots, p. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{(MD)}_4 \quad \max & f(u) + \{y^T g(u)\}e, \\ \text{s. t.} & -\nabla(\lambda^T f + y^T g)(u) \in C_1^*, \\ & u^T \nabla(\lambda^T f + y^T g)(u) \leq 0, \\ & y \in C_2, \lambda^T e = 1, \lambda_i > 0, i = 1, 2, \dots, p. \end{aligned} \quad (2)$$

其中 $e = (1, 1, \dots, 1) \in \mathbf{R}^p$ 。

注 1 如果 $p=1$, (MOP) 退化为 (NP) 且对偶模型 (MD)₁ ~ (MD)₄ 相应的退化为文献[5]中的对偶模型 (D)₁ ~ (D)₄。

2 对偶定理

接下来将分别建立 4 种对偶模型的弱对偶、强对偶和逆对偶定理。

定理 1 (弱对偶) 设 x 和 (u, y) 分别为 (MOP) 和 (MD)₁ 的可行解。设对任意的 $v \in C_1^*$, $(\lambda^T f + y^T g)(u) + v^T(\cdot)$ 对于函数 η 是伪不变凸的, 则

$$f(x) \not\leq f(u) + \{y^T g(u) - u^T \nabla(\lambda^T f + y^T g)(u)\}e.$$

证明 由(1)式知存在 $v \in C_1^*$ 使得 $v = -\nabla(\lambda^T f + y^T g)(u)$ 。上式乘以 $\eta(x, u)$ 得

$$\eta(x, u)^T [\nabla(\lambda^T f + y^T g)(u) + v] = 0.$$

因为 $\lambda^T f + y^T g + v(\cdot)$ 是伪不变凸的, 故有

$$\lambda^T f(x) + y^T g(x) + v^T(x) \geq \lambda^T f(u) + y^T g(u) + v^T(u).$$

又因 $y^T g(x) \leq 0$ 和 $v^T(x) \leq 0$ 知 $\lambda^T f(x) \geq \lambda^T f(u) + y^T g(u) + v^T(u)$ 。由 $\lambda^T e = 1$ 知

$$f(x) \geq f(u) + \{y^T g(u) + v^T(u)\}e.$$

因此 $f(x) \not\leq f(u) + \{y^T g(u) - u^T \nabla(\lambda^T f + y^T g)(u)\}e$ 。

证毕

定理 2 (弱对偶) 设 x 和 (u, y) 分别为 (MOP) 和 (MD)₂ 的可行解。设 $\lambda^T f$ 对于 η 是伪不变凸的且对任意的 $v \in C_1^*$, $y^T g(u) + v^T(\cdot)$ 是拟不变凸的, 则 $f(x) \not\leq f(u)$ 。

证明 类似于定理 1。

例 1 在 (MOP) 中, 设函数 $f(x) = (e^{x_1+x_2}, x_1+x_2)$, $g(x) = x_1+x_2-1$, $C_1 = \mathbf{R}_+^2$, $C_2 = \mathbf{R}_+$, 则 (MOP) 退化为

$$\begin{aligned} \min & (e^{x_1+x_2}, x_1+x_2) \\ \text{s. t.} & x_1+x_2-1 \leq 0, x_1, x_2 \geq 0. \end{aligned}$$

容易验证 $(x_1, x_2) = (0, 0)$ 是 (MOP) 的有效解且对偶模型 $(MD)_2$ 退化为

$$\begin{aligned} \max \quad & (e^{u_1+u_2}, u_1+u_2), \\ \text{s. t.} \quad & \lambda_1 e^{u_1+u_2} + \lambda_2 + y \geq 0, \\ & \lambda_1 (u_1+u_2) e^{u_1+u_2} + \lambda_2 (u_1+u_2) + y \leq 0, y \geq 0. \end{aligned}$$

易知 $\lambda = (\lambda_1, \lambda_2)$, 其中 $\lambda_1 > 0, \lambda_2 > 0$ 和 $\lambda_1 + \lambda_2 = 1$, 对于 $\eta(x, u) = x - u$, 函数 $\lambda^T f$ 是伪不变凸的, $yg + v^T u$ 是拟不变凸的, 其中 $x = (x_1, x_2), u = (u_1, u_2)$ 。故定理 2 的条件满足, 其结论应成立。

事实上, 定理 2 的结论成立。因 $\lambda_1 (u_1+u_2) e^{u_1+u_2} + \lambda_2 (u_1+u_2) + y \leq 0$ 和 $y \geq 0$, 有 $(u_1+u_2)(\lambda_1 e^{u_1+u_2} + \lambda_2) \leq 0$, 意味着 $u_1+u_2 \leq 0$, 因此 $(e^{u_1+u_2}, u_1+u_2) \leq (e^{x_1+x_2}, x_1+x_2)$ 。即 $(e^{x_1+x_2}, x_1+x_2) \not\leq (e^{u_1+u_2}, u_1+u_2)$ 。

定理 3 (弱对偶) 设 x 和 (u, y) 分别为 (MOP) 和 $(MD)_3$ 的可行解。设对任意的 $v \in C_1^*$, $\lambda^T f + v^T(\cdot)$ 对于 η 是伪不变凸函数, $y^T g$ 对于 η 是拟不变凸的, 则 $f(x) \not\leq f(u) - \{u^T \nabla(\lambda^T f + y^T g)(u)\}e$ 。

证明类似于定理 1 的证明。

定理 4 (弱对偶) 设 x 和 (u, y) 分别为 (MOP) 和 $(MD)_4$ 的可行解。设对任意的 $v \in C_1^*$, $\lambda^T f + y^T g$ 对于函数 η 是伪不变凸的, 其中 η 满足 $(\eta(x, u) + u) \in C_1$, 则 $f(x) \not\leq f(u) + \{y^T g(u)\}e$ 。

证明 由 (2) 式和假设 $(\eta(x, u) + u) \in C_1$ 有 $(\eta(x, u) + u)^T [\nabla \lambda^T f(u) + \nabla y^T g(u)] \geq 0$, 即:

$$\eta(x, u)^T [\nabla \lambda^T f(u) + \nabla y^T g(u)] \geq -u^T [\nabla \lambda^T f(u) + \nabla y^T g(u)].$$

由 (3) 式得 $\eta(x, u)^T [\nabla \lambda^T f(u) + \nabla y^T g(u)] \geq 0$ 。因 $\lambda^T f + y^T g$ 是一个伪不变凸函数:

$$\lambda^T f(x) + y^T g(x) \geq \lambda^T f(u) + y^T g(u).$$

因 $\lambda^T e = 1$ 知 $f(x) + y^T g(x)e \not\leq f(u) + y^T g(u)e$ 。由 $y^T g(x) \leq 0$ 得 $f(x) \not\leq f(u) + \{y^T g(u)\}e$ 。证毕

例 2 对于例 1, 其对偶模型 $(MD)_4$ 退化为

$$\begin{aligned} \max \quad & (e^{u_1+u_2} + y(u_1+u_2-1), (u_1+u_2) + y(u_1+u_2-1)), \\ \text{s. t.} \quad & \lambda_1 e^{u_1+u_2} + \lambda_2 + y \geq 0, (u_1+u_2)(\lambda_1 e^{u_1+u_2} + \lambda_2 + y) \leq 0, y \geq 0. \end{aligned}$$

易知 $\lambda^T f + yg$ 对于 $\eta(x, u) = x - u$ 是伪不变凸函数且 $\eta(x, u) + u = x \in C_1$, 故定理 4 中的条件与结论满足。

事实上, 定理 4 的结论确实成立。由 $u_1+u_2 \leq 0$ 和 $y \geq 0$ 知

$$(e^{u_1+u_2} + y(u_1+u_2-1), (u_1+u_2) + y(u_1+u_2-1)) \leq (e^{x_1+x_2}, x_1+x_2).$$

因此 $(e^{x_1+x_2}, x_1+x_2) \not\leq (e^{u_1+u_2} + y(u_1+u_2-1), (u_1+u_2) + y(u_1+u_2-1))$ 。

定理 5 (强对偶) 设 \bar{x} 是 (MOP) 的有效解且单目标优化问题 (P_i) :

$$\begin{aligned} \min \quad & f_i(x), \\ \text{s. t.} \quad & g(x) \in C_2^*, f_j(x) \leq f_j(\bar{x}), j \neq i, x \in C_1. \end{aligned}$$

在 \bar{x} 处满足文献 [10] 中的约束品性, 其中 $i=1, 2, \dots, p$, 则存在 $\bar{y} \in C_2, \bar{\lambda} > 0$ 使得 $(\bar{\lambda}, \bar{x}, \bar{y})$ 是问题 $(MD)_1$ 的可行解, 且 (MOP) 和 $(MD)_1$ 的目标函数值相等。此外, 如果定理 1 中的假设条件成立, 则 $(\bar{\lambda}, \bar{x}, \bar{y})$ 是 $(MD)_1$ 的有效解。

证明 因 \bar{x} 是 (MOP) 的有效解, 故 \bar{x} 是问题 $(P_i), i=1, 2, \dots, p$ 的最优解, 又因 $(P_i), i=1, 2, \dots, p$ 在 \bar{x} 处满足文献 [10] 中的约束品性, 从而存在不全为零的 $\alpha_k \in C_2, k=1, 2, \dots, m$ 和 $\mu_j \geq 0, j \neq i$ 使得

$$\alpha_k^T g(\bar{x}) = 0, k=1, 2, \dots, m.$$

且 $[\nabla f_i(\bar{x}) + \sum_{j \neq i}^p \mu_j \nabla f_j(\bar{x}) + \nabla \alpha_k^T g(\bar{x})](x - \bar{x}) \geq 0, \forall x \in C_1, i=1, 2, \dots, p$ 。

将以上 p 个式子相加得 $[\sum_{i=1}^p ((1 + \sum_{j \neq i}^p \mu_j) \nabla f_i(\bar{x})) + \sum_{k=1}^m \nabla \alpha_k^T g(\bar{x})](x - \bar{x}) \geq 0, \forall x \in C_1$ 。令

$$\frac{1 + \sum_{j \neq i}^p \mu_j}{\sum_{i=1}^p (1 + \sum_{j \neq i}^p \mu_j)} = \bar{\lambda}_i, i=1, 2, \dots, p, \bar{y} = \frac{\sum_{k=1}^m \alpha_k}{\sum_{i=1}^p (1 + \sum_{j \neq i}^p \mu_j)_i}, \text{有 } \bar{\lambda}^T e = 1 \text{ 且}$$

$$[\sum_{i=1}^p \bar{\lambda}_i \nabla f_i(\bar{x}) + \nabla \bar{y}^T g(\bar{x})](x - \bar{x}) \geq 0, \forall x \in C_1,$$

即存在 $\bar{\lambda} > 0, \bar{y} \in C_2$ 使得

$$\bar{y}^T g(\bar{x}) = 0, \quad (4)$$

且

$$[\nabla \bar{\lambda}^T f(\bar{x}) + \nabla \bar{y}^T g(\bar{x})]^T (x - \bar{x}) \geq 0, \forall x \in C_1. \quad (5)$$

又因 $\bar{x} \in C_1, C_1$ 是凸锥, 因此 $x + \bar{x} \in C_1$, 对任意的 $x \in C_1$ 成立。

在(5)式中, 用 $x + \bar{x}$ 替换 x 得 $[\nabla \bar{\lambda}^T f(\bar{x}) + \nabla \bar{y}^T g(\bar{x})]^T x \geq 0, \forall x \in C_1$, 即 $-[\nabla \bar{\lambda}^T f(\bar{x}) + \nabla \bar{y}^T g(\bar{x})] \in C_1^*$, 意味着 $(\bar{\lambda}, \bar{x}, \bar{y})$ 是 $(MD)_1$ 的可行解。再将 $x = 0, x = 2\bar{x}$ 带入(5)式得

$$[\nabla \bar{\lambda}^T f(\bar{x}) + \nabla \bar{y}^T g(\bar{x})]^T \bar{x} = 0, \quad (6)$$

再由(4)、(6)式得 $\bar{\lambda}^T f(\bar{x}) = \bar{\lambda}^T f(\bar{x}) + \bar{y}^T g(\bar{x}) - \bar{x}^T [\nabla (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{x})]$, 故 $(\bar{\lambda}, \bar{x}, \bar{y})$ 是 (MOP) 的可行解且 (MOP) 和 $(MD)_1$ 的目标函数值相等。

若定理 1 中的条件满足, 则 $(\bar{\lambda}, \bar{x}, \bar{y})$ 是 $(MD)_1$ 的有效解。 证毕

注 2 类似于定理 5, 可以证明 $(MD)_2 \sim (MD)_4$ 的强对偶定理。

定理 6 (逆对偶) 设 $(\bar{u}, \bar{y}, \bar{\lambda})$ 是 $(MD)_1$ 的有效解。如果: (i) 矩阵 $\nabla^2 (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u})$ 是正定或者负定的; (ii) 向量组 $\{\nabla f_1(\bar{u}), \dots, \nabla f_p(\bar{u})\}$ 是线性无关的, 其中 $p \leq n$ 。则 \bar{u} 是 (MOP) 的可行解。此外, 如果定理 1 中的广义凸性假设条件成立, 则 \bar{u} 是 (MOP) 的有效解。

证明 因 $(\bar{u}, \bar{y}, \bar{\lambda})$ 是 $(MD)_1$ 的有效解, 故由 Fritz-John 型必要条件可知, 存在 $\alpha, \eta \in \mathbf{R}_+^p, \beta \in C_1, \epsilon \in \mathbf{R}^p$ 和 $\delta \in C_2^*$ 使得

$$(\alpha - \alpha^T e \bar{\lambda})^T \nabla f(\bar{u}) + (\beta - \alpha^T e \bar{u})^T \nabla^2 (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u}) = 0, \quad (7)$$

$$\alpha^T e g(\bar{u}) + \nabla g(\bar{u})(\beta - \alpha^T e \bar{u}) - \delta = 0, \quad (8)$$

$$\nabla f(\bar{u})(\beta - \alpha^T e \bar{u}) + \eta - \epsilon e = 0, \quad (9)$$

$$\beta^T \nabla (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u}) = 0, \quad (10)$$

$$\delta^T \bar{y} = 0, \quad (11)$$

$$\eta^T \bar{\lambda} = 0, \quad (12)$$

$$(\alpha, \beta, \delta, \eta) \geq 0, (\alpha, \beta, \delta, \eta, \epsilon) \neq 0. \quad (13)$$

因 $\bar{\lambda} > 0$, (12) 式意味着 $\eta = 0$ 。

(9) 式乘以 $\bar{\lambda}$ 且由 (12) 式得 $\bar{\lambda}^T [\nabla f(\bar{u})(\beta - \alpha^T e \bar{u}) - \epsilon e] = 0$ 。 $(\alpha - \alpha^T e \bar{\lambda})^T \nabla f(\bar{u})$ 乘以 $\beta - \alpha^T e \bar{u}$, 再由上式可得 $(\alpha - \alpha^T e \bar{\lambda})^T \nabla f(\bar{u})(\beta - \alpha^T e \bar{u}) = \alpha^T [\nabla f(\bar{u})(\beta - \alpha^T e \bar{u}) - \epsilon e]$ 。(7) 式乘以 $\beta - \alpha^T e \bar{u}$ 利用上式有

$$(\beta - \alpha^T e \bar{u})^T \nabla^2 (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u})(\beta - \alpha^T e \bar{u}) + \alpha^T [\nabla f(\bar{u})(\beta - \alpha^T e \bar{u}) - \epsilon e] = 0. \quad (14)$$

由(9)式得

$$\alpha^T [\nabla f(\bar{u})(\beta - \alpha^T e \bar{u}) - \epsilon e] = -\alpha^T \eta = 0 \quad (15)$$

联合(14)、(15)式知 $(\beta - \alpha^T e \bar{u})^T \nabla^2 (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u})(\beta - \alpha^T e \bar{u}) = 0$ 。

由假设(i)得

$$\beta - \alpha^T e \bar{u} = 0. \quad (16)$$

由(7)、(16)式和假设(ii)知 $\alpha = \alpha^T e \bar{\lambda}$ 。

下面证明 $\alpha \neq 0$ 。假设 $\alpha = 0$, 则由(16)式知 $\beta = 0$, 由(8)、(9)式得 $\delta = 0, \epsilon = 0$ 。因此 $(\alpha, \beta, \delta, \eta, \epsilon) = 0$, 这与(13)式矛盾, 因此 $\alpha \neq 0$ 。因 $\alpha \geq 0$, 知 $\alpha^T e > 0$, 从而由(16)式知 $\bar{u} \in C_1$, 由(8)、(16)式得 $g(\bar{u}) \in C_2^*$ 。因此, \bar{u} 是 (MOP) 的可行解。

(9) 式乘以 \bar{y} , 由(11)、(16)式得 $\alpha^T e \bar{y}^T g(\bar{u}) = 0$, 再由(10)、(16)式和前式知

$$\alpha^T e \bar{u}^T \nabla (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u}) - \alpha^T e \bar{y}^T g(\bar{u}) = 0.$$

因 $\alpha^T e > 0$ 得 $\bar{y}^T g(\bar{u}) - \bar{u}^T \nabla (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u}) = 0$, 因此 $f(\bar{u}) = f(\bar{u}) - \{\bar{y}^T g(\bar{u}) - \bar{u}^T \nabla (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u})\} e$ 。这意味着 (MOP) 在 \bar{u} 处的目标函数值和 $(MD)_1$ 在 $(\bar{\lambda}, \bar{u}, \bar{y})$ 处的目标函数值相等, 因此由定理 1 知 \bar{u} 是 (MOP) 的有效解。 证毕

定理 7 设 $(\bar{u}, \bar{y}, \bar{\lambda})$ 是 $(MD)_2$ 的有效解。如果: (i) 矩阵 $\nabla^2 (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u})$ 是正定或者负定的; (ii) 向量组 $\{\nabla f_1(\bar{u}), \dots, \nabla f_p(\bar{u})\}$ 是线性无关的, 其中 $p \leq n$ 。则 \bar{u} 是 (MOP) 的可行解。此外, 如果定理 2 中的广义凸性假设条件成立, 则 \bar{u} 是 (MOP) 的有效解。

证明 因 $(\bar{u}, \bar{y}, \bar{\lambda})$ 是 $(MD)_2$ 的弱有效解, 故由 Fritz-John 型必要条件可知, 存在 $\alpha, \eta \in \mathbf{R}_+^p, \beta \in C_1, \epsilon \in \mathbf{R}^p$ 和

$\delta \in C_2^*$ 使得:

$$(\alpha - \gamma \bar{\lambda})^T \nabla f(\bar{u}) + (\beta - \gamma \bar{u})^T \nabla^2 (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u}) = 0, \quad (17)$$

$$(\beta - \gamma \bar{u})^T \nabla g(\bar{u}) + \gamma g(\bar{u}) - \delta = 0, \quad (18)$$

$$\nabla f(\bar{u})(\beta - \gamma \bar{u}) + \eta - \epsilon e = 0, \quad (19)$$

$$\beta^T \nabla (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u}) = 0, \quad (20)$$

$$\gamma [y^T g(\bar{u}) - \bar{u}^T \nabla (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u})] = 0, \quad (21)$$

$$\delta^T \bar{y} = 0, \quad (22)$$

$$\eta^T \bar{\lambda} = 0, \quad (23)$$

$$(\alpha, \beta, \gamma, \delta, \eta) \geq 0, (\alpha, \beta, \gamma, \delta, \eta, \epsilon) \neq 0. \quad (24)$$

因 $\bar{\lambda} > 0$, 由(23)式得 $\eta = 0$ 。

(18)式乘以 \bar{y} 由(22)式得 $(\beta - \gamma \bar{u})^T \nabla \bar{y}^T g(\bar{u}) + \gamma \bar{y}^T g(\bar{u}) = 0$, 再由此式和(20)、(21)式得

$$(\beta - \gamma \bar{u})^T \nabla (\bar{\lambda}^T f)(\bar{u}) = 0. \quad (25)$$

(19)式乘以 $\bar{\lambda}$ 有

$$(\beta - \gamma \bar{u})^T \nabla (\bar{\lambda}^T f)(\bar{u}) = \epsilon. \quad (26)$$

比较(25)、(26)式有 $\epsilon = 0$ 。

(17)式乘以 $\beta - \gamma \bar{u}$, 再由(19)式知 $(\beta - \gamma \bar{u})^T \nabla^2 (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u})(\beta - \gamma \bar{u}) = 0$ 。由假设(i)得

$$\beta = \gamma \bar{u}. \quad (27)$$

由(17)、(27)式和假设(ii)有

$$\alpha = \gamma \bar{\lambda}. \quad (28)$$

下面证明 $\alpha \neq 0$ 。假设 $\alpha = 0$, 则由(27)、(28)式得 $\gamma = 0, \beta = 0$ 。由(18)式得 $\delta = 0$ 。因此 $(\alpha, \beta, \gamma, \delta, \eta, \epsilon) = 0$, 这与(24)式矛盾。因此 $\alpha \neq 0$ 且 $\gamma \neq 0$ 。由(27)式知 $\bar{u} \in C_1$, 由(18)式和 $\delta \in C_2^*$ 得 $g(\bar{u}) \in C_2^*$, 因此, \bar{u} 是(MOP)的可行解。

最后, 由定理 2 知 \bar{u} 是(MOP)的有效解。 证毕

定理 8 设 $(\bar{u}, \bar{y}, \bar{\lambda})$ 是 $(MD)_3$ 的有效解, 如果: (i) 矩阵 $\nabla^2 (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u})$ 是正定或者负定的; (ii) $\nabla (\bar{y}^T g)(\bar{u}) \neq 0$ 。则 \bar{u} 是(MOP)的可行解。此外, 如果定理 3 中的广义凸性假设条件成立, 则 \bar{u} 是(MOP)的有效解。

证明 因 $(\bar{u}, \bar{y}, \bar{\lambda})$ 是 $(MD)_3$ 的弱有效解, 故由 Fritz-John 型必要条件可知, 存在 $\alpha, \eta \in \mathbf{R}^l, \beta \in C_1, \epsilon \in \mathbf{R}^p$ 和 $\delta \in C_2^*$ 使得:

$$(\alpha - \alpha^T e \bar{\lambda}) \nabla f(\bar{u}) + (\beta - \alpha^T e \bar{u})^T \nabla^2 (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u}) + (\gamma - \alpha^T e) \nabla \bar{y}^T g(\bar{u}) = 0, \quad (29)$$

$$(\beta - \alpha^T e \bar{u})^T \nabla g(\bar{u}) + \gamma g(\bar{u}) - \delta = 0, \quad (30)$$

$$\nabla f(\bar{u})(\beta - \alpha^T e \bar{u}) + \eta - \epsilon e = 0, \quad (31)$$

$$\beta^T \nabla (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u}) = 0, \quad (32)$$

$$\gamma y^T g(\bar{u}) = 0, \quad (33)$$

$$\delta^T \bar{y} = 0, \quad (34)$$

$$\eta^T \bar{\lambda} = 0, \quad (35)$$

$$(\alpha, \beta, \gamma, \delta, \eta) \geq 0, (\alpha, \beta, \gamma, \delta, \eta, \epsilon) \neq 0. \quad (36)$$

因 $\bar{\lambda} > 0$, (35)式意味着 $\eta = 0$ 。

(31)式乘以 $\bar{\lambda}$, 由(35)式得

$$\bar{\lambda}^T [\nabla f(\bar{u})(\beta - \alpha^T e \bar{u}) - \epsilon e] = 0. \quad (37)$$

(30)式乘以 \bar{y} , 再由(33)、(34)式得

$$(\beta - \alpha^T e \bar{u})^T \nabla \bar{y}^T g(\bar{u}) = 0. \quad (38)$$

(29)式乘以 $\beta - \alpha^T e \bar{u}$, 由(37)、(38)式可得

$$(\beta - \alpha^T e \bar{u})^T \nabla^2 (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u})(\beta - \alpha^T e \bar{u}) + \alpha^T [\nabla f(\bar{u})(\beta - \alpha^T e \bar{u}) - \epsilon e] = 0. \quad (39)$$

由(31)式得

$$\alpha^T [\nabla f(\bar{u})(\beta - \alpha^T e \bar{u}) - \epsilon e] = -\alpha^T \eta = 0. \quad (40)$$

结合(39)、(40)式有

$$(\beta - \alpha^T e \bar{u})^T \nabla^2 (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u}) (\beta - \alpha^T e \bar{u}) = 0.$$

由假设(i)与上式知

$$\beta = \alpha^T e \bar{u}. \quad (41)$$

下证 $\alpha \neq 0$. 假设 $\alpha = 0$, 则由(41)式知 $\beta = 0$, (29)式退化为 $\gamma \nabla \bar{y}^T g(\bar{u}) = 0$.

由假设(ii)得 $\gamma = 0$, 再由(30)、(31)式得 $\delta = 0, \epsilon = 0$. 因此 $(\alpha, \beta, \gamma, \delta, \eta, \epsilon) = 0$, 这与(36)式矛盾, 因此 $\alpha \neq 0$, 即有 $\alpha^T e > 0$, 从而(41)式意味着 $\bar{u} \in C_1$. 再由(30)、(41)式和 $\gamma = \alpha^T e > 0$ 知 $g(\bar{u}) \in C_2^*$. 因此, \bar{u} 是(MOP)的可行解。

由(32)、(41)式和 $\alpha^T e > 0$ 知 $f(\bar{u}) = f(\bar{u}) - \{\bar{u}^T \nabla (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u})\} e$.

因此, (MOP)在 \bar{u} 处的目标函数值和(MD)₃ 在 $(\bar{\lambda}, \bar{u}, \bar{y})$ 处的目标函数值相等。

最后, 由定理 3 知 \bar{u} 是(MOP)的有效解。 证毕

定理 9 设 $(\bar{u}, \bar{y}, \bar{\lambda})$ 是(MD)₄ 的有效解, 如果: (i) 矩阵 $\nabla^2 (\lambda^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u})$ 正定或者负定; (ii) 向量 $\{\nabla f_1(\bar{u}), \dots, \nabla f_p(\bar{u}), \nabla \bar{y}^T g(\bar{u})\}$ 线性无关, 其中 $p \leq n-1$. 则 \bar{u} 是(MOP)的可行解。此外, 如果定理 4 中的广义凸性假设条件成立, 则 \bar{u} 是(MOP)的有效解。

证明 因 $(\bar{u}, \bar{y}, \bar{\lambda})$ 是(MD)₃ 的弱有效解, 故由 Fritz-John 型必要条件可知, 存在 $\alpha, \eta \in \mathbf{R}_+^n, \beta \in C_1, \gamma \in \mathbf{R}$ 和 $\delta \in C_2^*$ 使得:

$$(\beta - \gamma \bar{u})^T \nabla^2 (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u}) + \alpha^T \nabla f(\bar{u}) + \alpha^T e \nabla \bar{y}^T g(\bar{u}) - \gamma \nabla (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u}) = 0, \quad (42)$$

$$(\beta - \gamma \bar{u})^T \nabla g(\bar{u}) + \alpha^T e g(\bar{u}) - \delta = 0, \quad (43)$$

$$\nabla f(\bar{u})(\beta - \gamma \bar{u}) + \eta - \epsilon e = 0, \quad (44)$$

$$\beta^T \nabla (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u}) = 0, \quad (45)$$

$$\gamma \bar{u}^T \nabla (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u}) = 0, \quad (46)$$

$$\delta^T \bar{y} = 0, \quad (47)$$

$$\eta^T \bar{\lambda} = 0, \quad (48)$$

$$(\alpha, \beta, \gamma, \delta, \eta) \geq 0, (\alpha, \beta, \gamma, \delta, \eta, \epsilon) \neq 0. \quad (49)$$

因 $\bar{\lambda} > 0$, 由(48)式知 $\eta = 0$.

(44)式乘以 $\bar{\lambda}$, 由(48)式知

$$\bar{\lambda}^T [\nabla f(\bar{u})(\beta - \alpha \bar{u}) - \epsilon e] = 0, \quad (50)$$

由(45)、(46)式得

$$(\beta - \gamma \bar{u})^T \nabla (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u}) = 0. \quad (51)$$

(42)式乘以 $\beta - \gamma \bar{u}$, 再由上式知

$$(\beta - \gamma \bar{u})^T \nabla^2 (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u})(\beta - \gamma \bar{u}) + \alpha^T e \nabla \bar{y}^T g(\bar{u})(\beta - \gamma \bar{u}) + \alpha^T \nabla f(\bar{u})(\beta - \gamma \bar{u}) = 0$$

结合(50)、(51)式得 $\alpha^T e \nabla \bar{y}^T g(\bar{u})(\beta - \gamma \bar{u}) = -\alpha^T e \nabla \bar{\lambda}^T f(\bar{u})(\beta - \gamma \bar{u}) = -\alpha^T \epsilon e$, 再由(50)式和上式得

$$(\beta - \gamma \bar{u})^T \nabla^2 (\bar{\lambda}^T f + \bar{y}^T g)(\bar{u})(\beta - \gamma \bar{u}) = \alpha^T \eta = 0$$

由假设(i)知

$$\beta = \gamma \bar{u}. \quad (52)$$

由(42)式, 上式和假设(ii)知 $\alpha = \gamma \bar{\lambda}, \gamma = \alpha^T e$.

下证 $\alpha \neq 0$. 假设 $\alpha = 0$, 则由 $\gamma = \alpha^T e$ 和(52)式知 $\gamma = 0, \beta = 0$. 再由(43)、(44)式知 $\delta = 0, \epsilon = 0$, 因此 $(\alpha, \beta, \gamma, \delta, \eta, \epsilon) = 0$, 这与(49)式矛盾, 因此 $\alpha^T e > 0$. (52)式意味着 $\bar{u} \in C_1$. 再由(43)、(52)式知 $g(\bar{u}) \in C_2^*$. 因此, \bar{u} 是(MOP)的可行解。(43)式乘以 \bar{y} 由(47)、(52)式可得 $\alpha^T \bar{y}^T g(\bar{u}) e = 0$. 由 $\alpha \geq 0$, 知 $\bar{y}^T g(\bar{u}) e = 0$. 因此 $f(\bar{u}) = f(\bar{u}) + \{\bar{y}^T g(\bar{u})\} e$, 即(MOP)在 \bar{u} 处的目标函数值与(MD)₄ 在 $(\bar{\lambda}, \bar{u}, \bar{y})$ 处的目标函数值相等。

最后, 由定理 4 知 \bar{u} 是(MOP)的有效解。 证毕

如果定理 9 中的条件(i)和(ii)不满足, 则结果不一定成立。

例 3 对于例 2 中的目标函数, 其对偶模型(MD)₄ 退化为

$$\begin{aligned} \max \quad & (e^{u_1+u_2} + y(u_1+u_2-1), (u_1+u_2) + y(u_1+u_2-1)), \\ \text{s. t.} \quad & \lambda_1 e^{u_1+u_2} + \lambda_2 + y \geq 0, (u_1+u_2)(\lambda_1 e^{u_1+u_2} + \lambda_2 + y) \leq 0, y \geq 0. \end{aligned}$$

因 $u_1 + u_2 \leq 0$, 有 $(-1, 1)$ 是(MD)₄ 的弱有效解。矩阵 $\nabla^2 (\lambda^T f + y g)(0, 0) = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \lambda_1 \\ \lambda_1 & \lambda_1 \end{pmatrix}$ 不是正定或者负定的。

而且 $\nabla f_1(0,0) = \begin{pmatrix} e^{u_1+u_2} \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$, $\nabla f_2(0,0) = \begin{pmatrix} e^{u_1+u_2} \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ 不是线性无关的,因此 $(MD)_4$ 的条件不满足,故 $(MD)_4$ 的弱有效解可能不是(MOP)的有效解。

事实上, $(-1,1)$ 确实不是(MOP)的有效解。

参考文献:

- [1] Chandra S, Abha. A note on pseudo-invex and duality in nonlinear programming[J]. European Journal of Operational Research, 2000, 122(1): 161-165.
- [2] Yang X M, Yang X Q, Teo K L. Converse duality in nonlinear programming with cone constraints[J]. European Journal of Operational Research, 2006, 170(2): 350-354.
- [3] Wolfe P. A duality theorem for nonlinear programming[J]. Quart Appl Math, 1961, 12(5): 239-244.
- [4] Mond B, Weir T. Generalized concavity and duality[C]// Schaible S, Ziemba W T. Generalized Concavity in Optimization and Economics. New York: Academic Press, 1981: 263-279.
- [5] Mangasarian O L. Second and higher-order duality in nonlinear programming[J]. J Math Anal Appl, 1975, 51(3): 607-620.
- [6] Mond B, Weir T. Generalized convexity and higher-order duality[J]. Journal of Mathematical Sciences, 1981/1982/1983, 16/17/18: 74-94.
- [7] Nanda S, Das L N. Pseudo-invexity and duality in nonlinear programming[J]. European Journal of Operational Research, 1996, 88(3): 572-577.
- [8] Bazaraa M S, Goode J J. On symmetric duality in nonlinear programming[J]. Operations Research, 1973, 21(1): 1-9.
- [9] Hanson M A, Mond B. Further generalization of convexity in mathematical programming[J]. Journal of Informational and Optimization Sciences, 1982, 3: 25-32.
- [10] Mangasarian O L. Nonlinear programming [M]. New York: McGraw-Hill, 1994.
- [11] Yang X M, Yang X Q, Teo K L. Mixed type converse duality in multiobjective programming problems[J]. J Math Anal Appl, 2005, 304(1): 394-398.
- [12] Bazaraa M S, Sherali H D, Shetty C M. Nonlinear programming: theory and algorithms[M]. New York: John Wiley Sons Inc, 2006.
- [13] Sawaragi, Yoshikazu. Date, theory of multiobjective optimization[D]. Japan: Department of Applied Mathematics Konan University, 1985.
- [14] Yang X M, Yang X Q, Teo K L. Huard type second-order converse duality for nonlinear programming [J]. Appl Math Lett, 2005, 18(2): 205-208.
- [15] Yang X M, Zhang P. On second-order converse duality for a nondifferentiable programming problem[J]. Bull Austral Math Soc, 2005, 72(2): 265-270.
- [16] Yang X M, Teo K L. A converse duality theorem on higher-order dual models in nondifferentiable mathematical programming[J]. Optim Lett, 2012, 6(1): 11-15.
- [17] Husain I, Rueda N G, Jabeen Z. Fritz john second-order duality for nonlinear programming[J]. Appl Math Lett, 2001, 14(4): 513-518.
- [18] Ahmad I, Husain Z, Sharma S. Higher-order duality in nondifferentiable multiobjective programming[J]. Numer Func Anal Optimi, 2007, 28(9/10): 989-1002.
- [19] Ahmad I, Husain Z, Sharma S. Higher-order duality in nondifferentiable minimax programming with generalized type I functions[J]. J Optim Theory Appl, 2009, 141(1): 1-12.

Operations Research and Cybernetics

Duality in Multiobjective Programming with Cone Constraints

LI Hongmei^{1,2}, GAO Ying¹

(1. College of Mathematics Science, Chongqing Normal University, Chongqing 401331;

2. Chayuan Xincheng Middle School of Nanan District of Chongqing, Chongqing 401336, China)

Abstract: We establish four dual models for multiobjective programming problem with cone constraints and discuss weak duality theorems, strong duality theorems and converse duality theorems by using Fritz-John type necessary condition under generalized convexity assumptions. Our results extend several existing results of the existing literature.

Key words: multiobjective programming with cone constraints; generalized-invexity; duality theorems