

حل مدل BCC فازی در مدل تحلیل پوششی داده‌ها

احمد کوچک‌زاده

دانشجوی دکتری دانشگاه تربیت مدرس

Kochaka@modares.ac.ir

صابر ساعتی

عضو هیات علمی دانشگاه آزاد واحد شمال تهران

ssaatim@yahoo.com

واژه‌های کلیدی

تحلیل پوششی داده‌ها (DEA)، مجموعه‌های فازی، برنامه‌ریزی خطی فازی

چکیده

تحلیل پوششی داده‌ها، یک چارچوب تئوریک را برای تحلیل عملکرد و اندازه‌گیری کارایی، فراهم می‌آورد. مدل مذکور شامل مجموعه‌ای از تکنیک‌های برنامه‌ریزی خطی است که مرز کارا را با استفاده از داده‌های مشاهده شده بنا می‌کند و آنگاه به ارزیابی و اندازه‌گیری کارایی واحد تصمیم‌ساز می‌پردازد. مدل تحلیل پوششی داده‌ها برخلاف بسیاری از مدل‌های مرسوم در نظریه اقتصاد خرد، در اندازه‌گیری کارایی می‌تواند شامل چندین ورودی و چندین خروجی باشد. مضافاً اینکه به اطلاعات مربوط به قیمت کالاها و خدمات نیازی ندارد. در این خصوص فرضیه نهفته در مدل اصلی اینست که داده‌های مساله، شامل مقادیر قطعی است و این درحالی است که این فرض در بسیاری موارد مخدوش است و داده‌ها فازی و غیر دقیق هستند.

در این مقاله نسخه فازی BCC از مدل تحلیل پوششی داده‌ها با اعداد مثلثی به همراه روش حل آن ارائه خواهد شد. ایده اصلی بر مبنای تبدیل مدل فازی BCC به مساله برنامه‌ریزی خطی قطعی با بهره‌گیری از روش برش آلفا قرار دارد. در این رهگذر، مساله به یک برنامه‌ریزی فاصله‌ای تبدیل خواهد شد. در روش پیشنهادی بجای مقایسه، فواصل متغیری در این فاصله تعریف می‌شود که نه فقط محدودیت‌ها را ارضاء می‌کند بلکه در عین حال مقدار کارایی را نیز بیشینه می‌نماید.

مقدمه

تحلیل پوششی داده‌ها، در واقع یک چارچوب تئوریک را برای تحلیل عملکرد فراهم می‌آورد. مدل مذکور شامل مجموعه‌ای از تکنیک‌های برنامه‌ریزی خطی است که مرز کارا¹ را با استفاده از داده‌های مشاهده شده بنا می‌کند و آنگاه به ارزیابی و اندازه‌گیری واحد تصمیم‌ساز² می‌پردازد. مدل DEA برخلاف بسیاری از مدل‌های مرسوم در نظریه اقتصاد خرد، در اندازه‌گیری کارایی می‌تواند شامل چندین ورودی و چندین خروجی باشد. مضافاً اینکه به اطلاعات مربوط به قیمت کالا و خدمات نیازی ندارد. در این خصوص فرضیه نهفته در مدل اصلی DEA اینست که داده‌های مساله، شامل مقادیر قطعی است و این درحالی است که این فرض در بسیاری موارد مخدوش است و داده‌ها فازی و غیر دقیق هستند.

در این بین، محققین اندکی به اعمال نظریه مجموعه‌های فازی در اندازه‌گیری و ارزیابی کارایی پرداخته‌اند. Sengupta اولین نفری بود که رویکرد برنامه‌ریزی فازی را ارائه داد که در آن محدودیت‌ها و همچنین تابع هدف به صورتی قطعی ارضاء نمی‌شوند [1]. وی در مقاله خود، مدل DEA با چندین ورودی و یک خروجی را مورد ملاحظه قرارداد. در این مقاله دو نسخه از برنامه‌ریزی فازی، در قالب مدل DEA مدنظر قرار گرفت. اول از تابع عضویت خطی استفاده شده و دیگر از تابع عضویت غیر خطی. در مدل پیشنهادی، سطوح نقض محدودیت‌ها و تابع هدف مقادیر معلومی فرض می‌شوند که این فرض در بسیاری موارد عملی نیست.

Triantis و Seaver رویکرد خوشه‌بندی K^3 میانه را به عنوان ابزاری برای تعیین رفتار کارایی حدی و یا غیر معمول را ارائه دادند [2]. Cooper, Park & Yu مدل DEA غیر دقیق را بسط و توسعه دادند. در روش پیشنهادی آنان، از ترکیبی از داده‌های غیر دقیق با حدود معلوم و داده‌های دقیق استفاده شده است [3].

Tanaka & Gua مدل فازی DEA را ارائه دادند. آنها داده‌ها را به عنوان اعداد مثلثی فازی در نظر گرفتند. در مقاله یاد شده پس از بهره‌گیری از روش برش آلفا و مقایسه فواصل از یک جفت برنامه‌ریزی خطی برای ارزیابی کارایی واحد تحت بررسی استفاده کردند. آنها همچنین با بهره‌گیری از ارتباط بین مدل DEA و تحلیل رگرسیون مدل فازی DEA را بسط دادند [4].

معماریانی و ساعتی در مقاله‌ای که ارائه دادند، در نسخه فازی CCR پس از برش آلفای محدودیت‌ها و تابع هدف آنها را به فواصل قطعی تبدیل و مدل را حل کردند. آنها همچنین با روشی بدیل، اقدام به رتبه‌بندی واحد‌های کارا پرداختند [5].

Smirlis & Despotis در مقاله خود از داده‌هایی که دارای کران بالا و پایین هستند استفاده کردند. آنگاه متغیری را در بازه مذکور به عنوان سطح مصرفی ورودی و میزان خروجی در نظر گرفتند. با وارد کردن این متغیر در مدل استاندارد CCR مدل مذکور به نوع غیر خطی تبدیل می‌شود. آنها برای تبدیل مدل غیر خطی به خطی، از تغییر متغیر استفاده کردند. در نهایت با استفاده از دو نوع فرمولاسیون برای اندازه‌گیری کارایی حدود بالا و پایین را محاسبه کردند [6].

Zhu مدل CCR فازی را با داده‌های کراندار، رتبه‌ای و کراندار نسبی مورد توجه قرار داد. با لحاظ کردن این گونه داده‌ها مدل خطی CCR به غیر خطی تبدیل می‌شود. برای تبدیل مدل غیر خطی به خطی در این مقاله از دو نوع رویکرد استفاده می‌شود. نخست تبدیل مقیاس و دوم تغییر متغیر. وی در نهایت از فرمولاسیون پیشنهادی خود در محاسبه کارایی مجموعه‌ای از مراکز مخابراتی استفاده کرد [7].

هدف ما در این مقاله، در واقع تسری کاربرد برنامه‌ریزی ریاضی فازی به مدل BCC در تحلیل پوششی داده‌هاست که در آن مقادیر داده‌ها شامل ترکیبی از مقادیر دقیق و فازی است. برای انجام این کار، نسخه فازی BCC ارائه و روشی برای حل آن ارائه خواهد شد. در روش پیشنهادی، پس از تعیین برش آلفای تابع هدف و محدودیت‌ها، اعداد فازی مثلثی به فواصل قطعی تبدیل می‌شوند.

در بسیاری از روش‌های موجود برای برنامه‌ریزی امکان‌پذیری خطی⁴ که در آن از روش برش آلفا استفاده می‌شود جواب را از طریق مقایسه سمت چپ و راست محدودیت‌ها بدست می‌آورند [8 و 9 و 10 و 11 و 12 و 13 و 14].

متدلوژی‌های متفاوتی برای مقایسه فواصل پیشنهاد شده است. در برخی از این روش‌ها، که در واقع ساده‌ترین آنهاست فقط نقاط انتهایی بازه مورد توجه قرار می‌گیرد. در این گونه روش‌ها بسیاری از اطلاعات ندید گرفته می‌شود.

1- Efficient Frontier

2- Decision Making Unit (DMU)

3- K_means Clustering

4- Possibilistic Linear Programming

معماریانی، ساعتی و جهان‌شاه لو در مقاله خودشان ایده جدیدی ارائه دادند که در طی آن، نقطه ای در بازه مفروض به عنوان متغیر در نظر گرفته اند که در عین اینکه محدودیت ها را ارضاء می کند تواما تابع هدف را نیز بهینه می کند [5]. تاکنون تنها به مقاله های در زمینه نسخه فازی CCR پرداخته شده است. در زمینه مدل فازی BCC کار چندانی صورت نگرفته است و حتی کارهای انجام شده کمتر بوده است. به تنها مقاله ای که می توان اشاره کرد مقاله Lio&kao است. در این مقاله از برنامه ریزی پارامتری برای استخراج تابع عضویت اندازه گیری کارایی در مدل فازی BCC استفاده کردند [15]. ادامه مقاله به قرار ذیل است: در بخش 2 به بسط و توسعه مدل BCC فازی می پردازیم. در بخش 3 به تحلیل مدل پیشنهادی پرداخته می شود. در بخش 4 به وضعیت بازده نسبت به مقیاس واحدها پرداخته می شود. در بخش 5 از یک مثال عددی برای تبیین مفاهیم بخش های 4 و 5 بهره گیری می شود. در نهایت در بخش 6 به نتیجه گیری و تحقیقات آتی خواهیم پرداخت.

1- مدل فازی BCC

فرض کنید که n DMU داریم که باید ارزیابی شوند. هر DMU مقادیر متغیری از m ورودی متفاوت را برای تولید s خروجی متفاوت استفاده می کند. در این خصوص DMU_j به اندازه x_{ij} ($i = 1, \dots, m$) ورودی مصرف می کند و y_{rj} ($r = 1, \dots, s$) خروجی تولید می کند. در فرموله کردن مساله، x_{ip} ($i = 1, \dots, m$) و y_{rp} ($r = 1, \dots, s$) بترتیب مقادیر قطعی و نامنفی بردارهای ورودی و خروجی DMU_p است.

فرمولاسیون مدل اولیه و دوگان (با ماهیت ورودی) برای مدل BCC به قرار ذیل است:

$$(BCC_{IP}(x_p, y_p))$$

$$\text{Min } Z_p = \theta$$

$$\text{s.t. : } \theta x_{ip} - \sum_{j=1}^n \lambda_j x_{ij} \geq 0 \quad \forall i.$$

$$\sum_{j=1}^n \lambda_j y_{rj} \geq y_{rp} \quad \forall r. \quad (1)$$

$$\sum_{j=1}^n \lambda_j = 1$$

$$\lambda_j \geq 0 \quad \forall j.$$

$$(BCC_{ID}(x_p, y_p))$$

$$\text{Max } w_p = \sum_{r=1}^s u_r y_{rp} - u_0$$

$$\text{s.t. : } \sum_{i=1}^m v_i x_{ip} = 1 \quad (2)$$

$$\sum_{r=1}^s u_r y_{rj} - \sum_{i=1}^m v_i x_{ij} - u_0 \leq 0 \quad \forall j.$$

$$u_r, v_i \geq 0 \quad \forall i, r.$$

عموما به جهت فقدان اطلاعات و وجود داده های غیر دقیق و فازی ریاضیات دقیق دیگر نمی تواند پاسخگوی سیستم های پیچیده از این دست باشد. در این ارتباط دردنیای واقعی تصمیم گیری ها اغلب بر پایه هر دو نوع داده های کمی و کیفی قرار دارد. بنابراین، یک رویکرد فازی را ایجاد می کند که بر اینگونه مسائل انطباق داشته باشد و بتواند راه حلی را در پیش روی ما قرار دهد. مدل BCC_{ID} با داده های فازی را می توان به صورت ذیل بیان کرد:

$$\begin{aligned}
 \text{Max } w_p &= \sum_{r=1}^s \tilde{y}_{rp} - u_0 \\
 \sum_{i=1}^m v_i \tilde{x}_{ip} &= \tilde{1} \\
 \sum_{r=1}^s u_r \tilde{y}_{rj} - \sum_{i=1}^m v_i \tilde{x}_{ij} - u_0 &\leq 0 \quad \forall j. \\
 \sum_{j=1}^n \lambda_j &= 1 \\
 u_r, v_i &\geq 0 \quad \forall i, j.
 \end{aligned} \tag{3}$$

در بین انواع مختلف اعداد فازی، اعداد مثلثی فازی دارای اهمیت بیشتری نسبت به بقیه است. در این ارتباط فرض می‌شود که ورودی و خروجی‌های DMU متشکل از اعداد مثلثی فازی هستند. در نظر بگیرید که $\tilde{x}_{ij} = (x_{ij}^m, x_{ij}^l, x_{ij}^u)$ و $\tilde{y}_{ij} = (y_{ij}^m, y_{ij}^l, y_{ij}^u)$ باشد. بنابراین مدل (3) را می‌توان به صورت ذیل بازنویسی کرد:

$$\begin{aligned}
 \text{Max } w_p &= \sum_{r=1}^s u_r (y_{rp}^m, y_{rp}^l, y_{rp}^u) - u_0 \\
 \sum_{i=1}^m v_i (x_{ip}^m, x_{ip}^l, x_{ip}^u) &= (1, 1^l, 1^u) \\
 \sum_{r=1}^s u_r (y_{rj}^m, y_{rj}^l, y_{rj}^u) - \sum_{i=1}^m v_i (x_{ij}^m, x_{ij}^l, x_{ij}^u) - u_0 &\leq 0 \quad \forall j. \\
 u_r, v_i &\geq 0 \quad \forall i, j.
 \end{aligned}$$

که در آن $1^u \geq 1$ و $1^l \leq 1$ اعداد حقیقی هستند. مدل (4) یک مدل برنامه ریزی امکان پذیری خطی است. روش‌های زیادی برای حل آن وجود دارد. در اغلب این روش‌ها برای حل، با استفاده از برش آلفا، فواصل در هر دو طرف محدودیتها باهم مقایسه می‌شوند. همچنین روش‌های زیادی برای مقایسه فواصل ارائه گشته است. در این مقاله بجای مقایسه فواصل، متغیری در هر فاصله تعریف می‌شود که در عین اینکه محدودیت‌ها را رعایت می‌کند در همان زمان تابع هدف را بهینه نماید. در بخش بعد روش حل مدل فازی BCC ارائه خواهد شد.

3- روش پیشنهادی

بعد از اعمال برش آلفا در تابع هدف و محدودیت‌ها، مدل (4) به شکل ذیل در می‌آید:

$$\begin{aligned} \text{Max } w_p &= \sum_{r=1}^s u_r (\alpha y_{rp}^m + (1-\alpha)y_{rp}^l, \alpha y_{rp}^m + (1-\alpha)y_{rp}^u) - u_0 \\ \text{s.t. : } & \sum_{i=1}^m v_i (\alpha x_{ip}^m + (1-\alpha)x_{ip}^l, \alpha x_{ip}^m + (1-\alpha)x_{ip}^u) = (\alpha + (1-\alpha)l^l, \alpha + (1-\alpha)l^u) \\ & \sum_{r=1}^s u_r (\alpha y_{rj}^m + (1-\alpha)y_{rj}^l, \alpha y_{rj}^m + (1-\alpha)y_{rj}^u) \\ & - \sum_{i=1}^m v_i (\alpha x_{ij}^m + (1-\alpha)x_{ij}^l, \alpha x_{ij}^m + (1-\alpha)x_{ij}^u) - u_0 \leq 0 \quad \forall j. \\ & u_r, v_i \geq 0 \quad \forall r, i. \end{aligned} \quad (5)$$

چنانچه در مدل (5) مشهود است تمامی ضرایب برحسب فاصله بیان شده اند و لذا نمی توان آن را از روش های معمول حل نمود. ایده های بسیاری برای حل مدل (5) وجود دارد. در اغلب آنها مقایسه فواصل ایده اصلی را تشکیل می دهد. در این بخش بجای مقایسه فواصل، یک متغیر را در هر فاصله تعریف می کنیم که در عین اینکه محدودیت ها را رعایت می کند بطور همزمان تابع هدف را نیز بیشینه نماید. تعریف (1): نقطه بهینه نقطه بهینه سیستم ذیل

$$\begin{aligned} \text{Max } & [x_1, y_1] \\ \text{s.t. : } & [x_2, y_2] \leq [x_3, y_3] \end{aligned}$$

برداری مانند (a,b,c) خواهد بود به طوری که:

$$a \in [x_1, y_1], b \in [x_2, y_2] \text{ and } c \in [x_3, y_3]$$

همه محدودیت ها را ارضاء کند.

تابع هدف را بیشینه نماید.

با استفاده از الگوریتم ذیل می توان به جواب بهینه مدل (5) نائل شد.

قدم اول: تغییر فواصل، که در طی آن متغیرهای ذیل با فواصل منتج از مدل (5) جایگزین می شوند:

$$\begin{aligned} \hat{x}_{ij} &\in (\alpha x_{ij}^m + (1-\alpha)x_{ij}^l, \alpha x_{ij}^m + (1-\alpha)x_{ij}^u) \\ \hat{y}_{ij} &\in (\alpha y_{ij}^m + (1-\alpha)y_{ij}^l, \alpha y_{ij}^m + (1-\alpha)y_{ij}^u) \\ L &\in (\alpha + (1-\alpha)l^l, \alpha + (1-\alpha)l^u) \end{aligned}$$

پس از جایگزینی متغیرهای جدید، مدل (5) را می توان به صورت ذیل بازنویسی کرد.

$$\begin{aligned} \text{Max } w_p &= \sum_{r=1}^s u_r \hat{y}_{rp} - u_0 \\ \text{s.t. : } & \sum_{i=1}^m v_i \hat{x}_{ip} = L \\ & \sum_{r=1}^s u_r \hat{y}_{rj} - \sum_{i=1}^m v_i \hat{x}_{ij} - u_0 \leq 0 \quad \forall j. \\ & \alpha x_{ij}^m + (1-\alpha)x_{ij}^l \leq \hat{x}_{ij} \leq \alpha x_{ij}^m + (1-\alpha)x_{ij}^u \quad \forall i, j. \\ & \alpha y_{rj}^m + (1-\alpha)y_{rj}^l \leq \hat{y}_{rj} \leq \alpha y_{rj}^m + (1-\alpha)y_{rj}^u \quad \forall r, j. \\ & \alpha + (1-\alpha)l^l \leq L \leq \alpha + (1-\alpha)l^u \\ & u_r, v_i \geq 0 \quad \forall r, i. \end{aligned} \quad (6)$$

مدل (6) یک مدل غیرخطی است. برای خطی کردن مدل (6) می‌توان از تغییرمتغیر ذیل استفاده کرد.
قدم دوم: تغییر متغیر: با استفاده از تغییر متغیر $v_i \hat{x}_{ij} = \bar{x}_{ij}$ و $u_r \hat{y}_{ij} = \bar{y}_{ij}$ مدل (6) را می‌توان به صورت ذیل باز نویسی کرد.

$$\begin{aligned} \text{Max } w_p &= \sum_{r=1}^s y_{rp} - u_0 \\ \text{s.t. :} \\ \sum_{i=1}^m \bar{x}_{ip} &= L \\ \sum_{r=1}^s \bar{y}_{ij} - \sum_{i=1}^m \bar{x}_{ij} - u_0 &\leq 0 \quad \forall j, \quad (7) \\ v_i (\alpha x_{ij}^m + (1-\alpha)x_{ij}^l) &\leq \bar{x}_{ij} \leq v_i (\alpha x_{ij}^m + (1-\alpha)x_{ij}^u) \quad \forall i, j. \\ u_r (\alpha y_{ij}^m + (1-\alpha)y_{ij}^l) &\leq \bar{y}_{ij} \leq u_r (\alpha y_{ij}^m + (1-\alpha)y_{ij}^u) \quad \forall r, j. \\ \alpha + (1-\alpha)l^l &\leq L \leq \alpha + (1-\alpha)l^u \\ u_r, v_i &\geq 0 \quad \forall r, i. \end{aligned}$$

تابع هدف مدل (7) نظیر تابع هدف مدل BCC_{ID} انعکاس دهنده کارایی واحد تحت بررسی است. لازم بذکر است که در اینجا $y_{rp}, (r=1, \dots, s)$ نماینده متغیرهایی است که به فاصله ذیل تعلق دارد:

$$u_r [\alpha y_{rp}^m + (1-\alpha)y_{rp}^l, \alpha y_{rp}^m + (1-\alpha)y_{rp}^u], (r=1, \dots, s)$$

بنابراین ارزش کارایی نیز برحسب فاصله خواهد بود. مقادیر بهینه این متغیرها، $\bar{y}_{rp}, (r=1, \dots, s)$ ، در عین اینکه همه محدودیت‌ها را رعایت می‌کند در همان زمان مجموع این متغیرها اندازه کارایی DMU_p را نیز بدست می‌دهد.

$$w_p^* = 1: \text{ قضیه 1: } DMU_p \text{ کارا خواهد بود اگر } w_p^* = 1.$$

محدودیت دوم از مدل (7) را در نظر بگیرید:

$$\sum_{r=1}^s \bar{y}_{ip} - \sum_{i=1}^m \bar{x}_{ip} - u_0 \leq 0 \quad (8)$$

اگر $1^l \leq \phi \leq 1^u$ باشد، در این صورت برخی از DMU ها به کارایی بیش از یک دست خواهند یافت. لذا حد بالای آن باید برابر یک باشد. از سوی دیگر محدودیت آخر مدل (7) را بصورت ذیل بازنویسی می‌کنیم:

$$\alpha + (1-\alpha)l^l \leq L \leq 1 \quad (9)$$

حال با توجه به اولین محدودیت (7) و روابط (8) و (9) محدودیت آخر زائد بوده و $L=1$ خواهد شد. بنابراین می‌توان مدل (7) معادل با برنامه ریزی ریاضی ذیل دانست:

$$\text{Max } w_p = \sum_{r=1}^s y_{rp} - u_0$$

s.t.:

$$\sum_{i=1}^m \bar{x}_{ip} = 1$$

$$\sum_{r=1}^s \bar{y}_{ij} - \sum_{i=1}^m \bar{x}_{ij} - u_0 \leq 0 \quad \forall j. \quad (10)$$

$$v_i (\alpha x_{ij}^m + (1 - \alpha) x_{ij}^l) \leq \bar{x}_{ij} \leq v_i (\alpha x_{ij}^m + (1 - \alpha) x_{ij}^u) \quad \forall i, j.$$

$$u_r (\alpha y_{rj}^m + (1 - \alpha) y_{rj}^l) \leq \bar{y}_{ij} \leq u_r (\alpha y_{rj}^m + (1 - \alpha) y_{rj}^u) \quad \forall r, j.$$

$$u_r, v_i \geq 0 \quad \forall r, i.$$

مدل اخیر معادل برنامه ریزی پارامتری خواهد بود که در آن $\alpha \in (0,1]$ پارامتر مساله است. بنابراین مدل برنامه ریزی خطی فازی (4) را به برنامه ریزی پارامتری قطعی در مدل (10) تبدیل کردیم. لازم بذکر است که به ازای هر α یک جواب بهینه خواهیم داشت. بنابراین می توان جدولی از جوابها را به ازای $\alpha \in (0,1]$ های مختلف برای مرجع تصمیم گیری فراهم آورد. در بخش 4 تحلیل مدل (10) آورده شده است.

4-تحلیل مدل پیشنهادی

برای مطالعه مدل (10) لازم است که ابتدا فرمولاسیون مساله دوگان آن نوشته شود. مساله دوگان عبارت است از:

$$\text{Min } Z = \theta$$

$$\begin{aligned} \text{s.t.:} \quad & \theta - \lambda_p + \delta_{ip} - \Delta_{ip} \geq 0 & \forall i. \\ & -\lambda_j + \delta_{ij} - \Delta_{ij} \geq 0 & \forall i, j \neq p. \\ & \lambda_p + \beta_{rp} - \gamma_{rp} \geq 1 & \forall r. \\ & \lambda_p + \beta_{rj} - \gamma_{rj} \geq 0 & \forall r, j \neq p. \end{aligned}$$

$$\sum_{j=1}^n \{ \Delta_{ij} (\alpha x_{ij}^m + (1 - \alpha) x_{ij}^l) - \delta_{ij} (\alpha x_{ij}^m + (1 - \alpha) x_{ij}^u) \} \geq 0 \quad \forall i.$$

$$\sum_{j=1}^n \{ \gamma_{rj} (\alpha y_{rj}^m + (1 - \alpha) y_{rj}^l) - \beta_{rj} (\alpha y_{rj}^m + (1 - \alpha) y_{rj}^u) \} \geq 0 \quad \forall r. \quad (11)$$

$$\sum_{j=1}^n \lambda_j = 1$$

$$\Delta_{ij}, \delta_{ij} \geq 0 \quad \forall i, j.$$

$$\gamma_{rj}, \beta_{rj} \geq 0 \quad \forall r, j.$$

$$\lambda_j \geq 0 \quad \forall j.$$

مدل (11) باید در واقع انعکاس دهنده رفتار ضرایب λ و نیز آنچه که از این ضرایب به عنوان مجموعه مرجع مشخص می شود، باشد. پس از مطالعه مدل فوق این نتیجه حاصل شده است که رفتار ضرایب λ ، درست مانند حالت قطعی، کاملاً توجیه پذیر و قابل پیش بینی بوده و درست همان رسالتی را که در حالت قطعی ایفا می کند در اینجا نیز به خوبی به انجام می رساند. در مواردی پیش می آید که به ازای برخی مقادیر $\alpha \in (0,1]$ ، برخی از DMUها کارا می شوند اما به طور کامل بروی مرکزکارایی که می توان متصور شد قرار نگرفته فقط با آن تلاقی دارند، در اینجا ضریب λ مربوط به آن در ارتباط با DMU تحت مطالعه مثبت نخواهد شد و جزء مجموعه مرجع معرفی نمی شود.

دیگر آنکه آنچه که از هردو مدل (10) و (11) برمی آید اینست که در ارزیابی یک DMU خاص همیشه بهترین وضعیت آن واحد (حد پایین ورودی و حد بالای خروجی) با بدترین قسمت مرز کارا (حد بالای ورودی و حد پایین خروجی) DMUهای متعلق به مجموعه مرجع مقایسه می شود. در این ارتباط قیودی به قرار ذیل را می توان از مساله حذف کرد.

الف- قیود مربوط به حد بالای ورودی واحد تحت بررسی

ب- قیود مربوط به حد پایین خروجی واحد تحت بررسی

ج- قیود مربوط به حد پایین ورودی مرز کارا

د- قیود مربوط به حد بالای خروجی مرز کارا

با حذف قیود بالا مدل (10) را می توان به صورت ذیل باز نویسی کرد:

$$\text{Max } w = \sum_{r=1}^s u_r (\alpha y_{rp}^m + (1-\alpha) y_{rp}^u) - u_0 \quad (12)$$

s.t.:

$$\sum_{i=1}^m v_i (\alpha x_{ip}^m + (1-\alpha) x_{ip}^l) = 1$$

$$\sum_{r=1}^s u_r (\alpha y_{ij}^m + (1-\alpha) y_{ij}^l) - \sum_{i=1}^m v_i (\alpha x_{ij}^m + (1-\alpha) x_{ij}^u) - u_0 \leq 0 \quad \forall j \neq p$$

$$\sum_{r=1}^s u_r (\alpha y_{rp}^m + (1-\alpha) y_{rp}^l) - \sum_{i=1}^m v_i (\alpha x_{ip}^m + (1-\alpha) x_{ip}^u) - u_0 \leq 0$$

$$u_r, v_i \geq 0 \quad \forall r, i.$$

مدل (12) مدل تقلیل یافته مدل (10) است که در آن با حذف محدودیتها ابعاد مساله کوچکتر و لذا سرعت محاسبات افزایش خواهد یافت. در مواردی پیش می آید که DMU تحت مطالعه با مرز کارای ضعیف مقایسه می شود. در این صورت با وضعیتی مشابه وجود متغیرهای Slack در مدل قطعی مواجه هستیم. لذا چنانچه از دوگان مدل (12) در محاسبه کارایی استفاده نماییم، در صورتی که از DMU با مرز کارای ضعیف مقایسه شود، اثبات و مشاهده آن به خوبی از روی متغیرهای Slack مربوط به محدودیت ها میسر است. مساله دوگان مدل (12) به قرار ذیل است:

$$\text{Min } z = \theta$$

$$\text{s.t. : } \theta (\alpha x_{ip}^m + (1-\alpha) x_{ip}^l) \geq \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq p}}^n \lambda_j (\alpha x_{ij}^m + (1-\alpha) x_{ij}^u) + \lambda_p (\alpha x_{ip}^m + (1-\alpha) x_{ip}^l) \quad \forall i.$$

$$(\alpha y_{rp}^m + (1-\alpha) y_{rp}^u) \leq \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq p}}^n \lambda_j (\alpha y_{rj}^m + (1-\alpha) y_{rj}^l) + \lambda_p (\alpha y_{rp}^m + (1-\alpha) y_{rp}^u) \quad \forall r. \quad (13)$$

$$\sum_{j=1}^n \lambda_j = 1$$

$$\lambda_j \geq 0 \quad \forall j.$$

در نهایت با در نظر گرفتن مدل (12) می توان از این فرمولاسیون به عنوان حد بالایی برای اندازه کارایی هر DMU یاد کرد. با این وصف، مشابه با تعبیری نظیر آنچه در بالا آمد حد پایین اندازه کارایی را می توان به شکل ذیل از مقایسه بدترین وضعیت DMU (حد بالای ورودی و حد پایین خروجی) با بهترین وضعیت مرز کارا (حد پایین ورودی و حد بالای خروجی) DMUهای متعلق به مجموعه مرجع بدست آورد.

$$\text{Max } w = \sum_{r=1}^s u_r (\alpha y_{rp}^m + (1-\alpha)y_{rp}^1) - u_0$$

s.t.:

$$\sum_{i=1}^m v_i (\alpha x_{ip}^m + (1-\alpha)x_{ip}^u) = 1 \quad (14)$$

$$\sum_{r=1}^s u_r (\alpha y_{rj}^m + (1-\alpha)y_{rj}^u) - \sum_{i=1}^m v_i (\alpha x_{ij}^m + (1-\alpha)x_{ij}^1) - u_0 \leq 0 \quad \forall j \neq p$$

$$\sum_{r=1}^s u_r (\alpha y_{rp}^m + (1-\alpha)y_{rp}^u) - \sum_{i=1}^m v_i (\alpha x_{ip}^m + (1-\alpha)x_{ip}^1) - u_0 \leq 0$$

$$u_r, v_i \geq 0 \quad \forall r, i.$$

6- یک مثال عددی

مثال 1- پنج DMU را در نظر بگیرید که هر کدام دو ورودی فازی را برای تولید دو خروجی فازی، مصرف می‌کند. مقادیر ورودی و خروجی هر DMU مطابق با اعداد مثلثی فازی است. داده‌های مربوط به این DMUها در جدول (1) ذیل آمده است.

DMUs	D ₁	D ₂	D ₃	D ₄	D ₅
I ₁	(6,7,8)	(12,10,14)	(13,9,16)	(14,12,15)	(8,5,10)
I ₂	(30,29,32)	110,107,113	(100,95,101)	125,120,131	(38,35,39)
O ₁	(38,35.5,41)	(36,34.5,38)	(41,37,46)	(27,24,28)	(50,48,51)
O ₂	411,409,416	400,396,405	393,387,402	404,400,406	470,470,470

جدول (1): داده‌های مثال 1

با استفاده از مدل (11) ضرایب λ مطابق با جدول (3) می‌باشد:

α	D ₁	D ₂	D ₃	D ₄	D ₅
0.0	$\lambda_1=1.00$	$\lambda_1=0.8$ $\lambda_5=0.2$	$\lambda_3=1.00$	$\lambda_1=1.00$	$\lambda_5=1.00$
0.25	$\lambda_1=1.00$	$\lambda_1=0.889$ $\lambda_5=0.111$	$\lambda_1=0.303$ $\lambda_5=0.697$	$\lambda_1=1.00$	$\lambda_5=1.00$
0.5	$\lambda_1=1.00$	$\lambda_1=0.980$ $\lambda_5=0.02$	$\lambda_1=0.449$ $\lambda_5=0.551$	$\lambda_1=1.00$	$\lambda_5=1.00$
0.75	$\lambda_1=1.00$	$\lambda_1=1.00$	$\lambda_1=0.598$ $\lambda_5=0.402$	$\lambda_1=1.00$	$\lambda_5=1.00$
1	$\lambda_1=1.00$	$\lambda_1=1.00$	$\lambda_1=0.75$ $\lambda_5=0.25$	$\lambda_1=1.00$	$\lambda_5=1.00$

جدول (3): ضرایب λ مربوط به مجموعه مرجع در مثال 1

6- نتیجه گیری

در این مقاله نسخه فازی مدل BCC با اعداد مثلثی به همراه روش حل آن ارائه شده است. با لحاظ کردن داده های فازی در واقع مدل استاندارد BCC به یک برنامه ریزی خطی امکانپذیری تبدیل خواهد شد. در اینجا بر اساس روش برش آلفا، روشی پیشنهاد می شود که در طی آن مساله برنامه ریزی خطی امکانپذیری به صورت یک برنامه ریزی خطی قطعی در می آید. در اغلب روش های مبتنی بر متد برش آلفا، روش کار بدین منوال است که برای حل مدل از مقایسه فاصله سمت چپ و راست هرتساوی و یا نامساوی بهره می گیرند. البته این رویکرد بسیار ساده و گاهی صعوبت های محاسباتی را به همراه دارد. در روش پیشنهادی، فرض می شود که جواب به هر حال درون فاصله های مذکور قرار دارد لذا به ازای هر فاصله یک متغیر مناسب تعریف می شود. جواب بهینه این متغیر ها به گونه ای است که در عین اینکه محدودیت ها را ارضاء می کند در همان زمان تابع هدف را نیز بیشینه می نماید. در صورت استفاده از این متغیر ها مدل BCC به صورت غیر خطی در می آید که با یک تغییر متغیر می توان آن را به صورت خطی تبدیل کرد. مدل مذکور نیز با عطف به اینکه همیشه بهترین وضعیت DMU تحت مطالعه (حد بالای خروجی و حد پایین ورودی) با بدترین وضعیت مرز کارا (حد پایین خروجی ها و حد بالای ورودی های DMU های کارا) مقایسه می شود می توان برنامه ریزی خطی فوق الذکر را به یک برنامه ریزی خطی قطعی با ابعاد کوچک تر تبدیل کرد و آنچه که به عنوان تابع هدف حاصل می شود در واقع کران بالایی برای اندازه کارایی واحد تحت بررسی خواهد بود. از سوی دیگر، با داشتن این ایده، با در نظر گرفتن بدترین وضعیت DMU و بهترین وضعیت مرز کارا کران پایینی برای اندازه کارایی واحد تحت بررسی به ازای مقادیر مختلف آلفا بدست می آید. در تعیین بازده نسبت به مقیاس واحد های کارا نیز می توان براساس کران بالا و پایین متغیر u_0 وضعیت افزایشی، کاهش و ثابت بودن آن را مشخص کرد. در اینجا متغیر u_0 به صورت قطعی در نظر گرفته و کلیه تحلیل ها براساس آن صورت گرفته است و لذا با فازی گرفتن آن میتوان افق جدیدی را فراروی مساله قرار داد.

منابع و ماخذ

- 1- Sengupta, J. K. (1992). "A Fuzzy System Approach in Data Envelopment Analysis," Computers Math. Applic. 24, 259-266.
- 2- Seaver, B. and K. Triantis. (1992). "A Fuzzy Clustering Approach Used in Evaluating Technical Efficiency Measures in Manufacturing," Journal of Production Analysis 3, 337-363.
- 3- Cooper, W. W., K. S. Park, and G. Yu. (1999). "Models for Dealing with Imprecise Data in DEA," Management Science 45, 597-607.
- 4- Tanaka, H., H. Ichihashi, and K. Asai. (1984). "A Formulation of Fuzzy Linear Programming Problems Based on Comparison of Fuzzy Numbers," Control and Cybernetics 13, 180-194.
- 5- Saati M., S., A. Memariani, G. R. Jahanshahloo, "Efficiency Analysis and Ranking of DMUs with Fuzzy Data," A Journal of Modeling and Computation Under Uncertainty 3, 255-268.
- 6- Despotis, D.K., Y. G. Smirlis. (2002). "Data Envelopment Analysis with Imprecise Data," European Journal of Operation Research 140, 24-36.
- 7- Zhu, J. (2003). "Imprecise Data Envelopment Analysis (IDEA): A Review and Improvement with an Application," European Journal of Operation Research 144, 513-529.
- 8- Bezdak, J. C. (1987). "Analysis of Fuzzy Information," (Vol III), Application in Engineering and Science, Boca Raton: CRC Press, 241-263.
- 9- Delgado, M., J. L. Verdegay, and M. A. Vila. (1990). "Relating Different Approach to Solve Linear Programming Problem with Imprecise Costs," Fuzzy Sets and Systems 37, 33-42.
- 10- Rommelfanger, H. R., R. Hanuscheck, and J. Wolf. (1989). "Linear Programming with fuzzy Objectives," Fuzzy Sets and Systems 29, 31-48.
- 11- Ramik, J. and J. Rimanek. (1985). "Inequality Relation Between Fuzzy Numbers and Its Use in Fuzzy Optimization," Fuzzy Sets and Systems 16, 123-138.
- 12- Negi, D. S. (1989). Fuzzy Analysis and Optimization. Ph.D. Dissertation, Dept. of IE., Kansas State University.
- 13- Lai, Y. J. and C. L. Hwang. (1993). "A New Approach to Some Possibilistic Programming Problem," Fuzzy Sets and Systems 49.



- 14- Fuller, R. (1986). "On a Spacial Type of Fuzzy Linear Programming," Colloquia Mathematica Societatis Janos Bolyai 50, 511-519.
- 15- Kao , C. and Shiang_tai Lio. (2000). "Fuzzy Efficiency Measures in Data Envelopment Analysis," Fuzzy Sets and Systems 113, 427-437.