



ارزیابی کارایی انبارهای توزیع کالا با استفاده از روش تحلیل پوششی داده‌های راف (مورد مطالعه: کارایی انبارهای شرکت ایران خودرو)

سید علی ایازی¹، فرزانه خسروانی²، جواد سیاهکالی مرادی³

1. دانشجوی دکتری مدیریت تحقیق در عملیات، دانشگاه علامه طباطبایی

2. دکترای مدیریت تولید و عملیات، دانشگاه تربیت مدرس

3. دانشجوی دکتری مدیریت دولتی، گرایش مدیریت تطبیق و توسعه، پردیس فارابی دانشگاه تهران

چکیده

در این پژوهش با توجه به اهمیت کارایی انبار محصولات در توسعه فعالیت های شرکت و افزایش رضایت مصرف کننده، به ارزیابی کارایی 11 انبار شرکت ایران خودرو بر اساس سه ورودی، 2 خروجی میانی و 3 خروجی نهایی پرداخته شده است. تحلیل پوششی داده‌ها یک رویکرد داده‌ای برای ارزیابی عملکرد و کارایی مجموعه‌ای از موجودیت‌های متجانس به نام واحد-های تصمیم‌گیری است که عملکرد آن‌ها بر اساس اندازه‌های متعدد مشخص می‌شود. نوآوری این پژوهش در ارائه یک مدل ترکیبی DEA دو مرحله‌ای با تئوری اعداد راف می‌باشد که به تصمیم‌گیرنده کمک می‌کند تا بتواند با شرایط عدم اطمینان و ابهام موجود در محیط مساله ارزیابی چندین واحد را با استفاده از ورودی و خروجی های مختلف مدل و حل نماید. نتیجه به دست آمده، فهرست رتبه بندی شده انبارهای شرکت بر اساس کارایی آن‌ها بوده است.

واژگان کلیدی: کارایی، تحلیل پوششی داده‌ها، نظریه مجموعه‌های راف، اعداد راف.

1. مقدمه

گسترده‌ی رقابت و افزایش خواسته عمومی برای تسریع در روند توزیع و تحویل کالا، موجب شده است که شرکت های بزرگ، به بازنگری در عملکرد انبارهای خود روی بیاورند. اگر عملکرد انبارها در شبکه توزیع محصول مناسب نباشد، کیفیت نگهداری و سرعت تحویل کالا با افت مواجه شده و جایگاه شرکت به خطر می‌افتد. شرکت ایران خودرو به عنوان یکی از عمده ترین تولیدکنندگان خودرو در کشور، اگر چه از مزیت های بسیاری برای فروش محصولات خود برخوردار است اما شرکت های رقیب مانند سایپا و همچنین شرکت های چینی و فرانسوی، با ورود به بازارهای ایران و توسعه فعالیت های خود، سهمی از بازار را از آن خود کرده اند. به همین دلیل ارزیابی همه جانبه کارایی شرکت ایران خودرو، می‌تواند این شرکت را در بهبود و توسعه کیفیت محصولات و خدمات یاری دهد. انبار محصولات می‌تواند نقش موثری در ارائه خدمات به هنگام به مشتریان داشته باشد. شیوه نگهداری و میزان خطرات و رخدادهایی که در هنگام نگهداری خودرو رخ می‌دهد و شیوه ارائه خدمات و زمان ارائه خدمات، همگی از معیارهایی هستند که برای ارزیابی کارایی یک انبار مورد استفاده قرار می‌گیرد. شرکت ایران خودرو دارای 11 انبار محصول در بخش های مختلف استان تهران می‌باشد که در این پژوهش به ارزیابی عملکرد این انبارها با استفاده از روش تحلیل پوششی داده‌ها پرداخته شده است. تحلیل پوششی داده‌ها یک ابزار ناپارامتریک برای ارزیابی



کارایی واحدهای تصمیم گیری (DMU) است. یک DMU به طور معمول به عنوان یک فرآیند یک طرفه که ورودی ها را به خروجی ها انتقال می دهد مدل سازی می شود. تابع ریاضی برای این انتقال ناشناخته است و کارایی DMU بر اساس تنها ورودی ها و خروجی های مشاهده شده ارزیابی می شود. با توجه به این موضوع، با در نظر گرفتن تکنولوژی مفروض، تولید مجموعه امکان استنباط می شود که شامل همه ترکیب های ورودی- خروجی موجه باشد [1]. DEA شبکه ای نوعی از تکنیک DEA است که کارایی سیستم را در ساختار داخلی اندازه گیری می کند. کائو مدل های شبکه ای را به 7 دسته تقسیم می کند. این مدل ها عبارتند از (1) دو مرحله ای پایه (2) دو مرحله ای کلی (3) مدل های سری (4) موازی (5) ترکیبی (سری- موازی) (6) سلسله مراتبی (7) پویا [2]. شبکه های سری نوعی از تحلیل پوششی هستند که دو واحد ابتدایی و انتهایی به ترتیب دارای ورودی و خروجی منفرد هستند و در واحدهای میانی، خروجی هر قسمت، ورودی قسمت بعدی می باشد [3].

تئوری مجموعه های راف¹، که اولین بار توسط پاولاک² در سال 1982 معرفی شد، یک ابزار ریاضی با ارزش است که با ابهام و عدم اطمینان مرتبط است [4]. راف رویکردی در حوزه هوش مصنوعی است که شامل علوم شناختی، یادگیری ماشینی، کسب دانش، تجزیه و تحلیل تصمیم، کشف دانش، سیستم های پشتیبانی تصمیم، استدلال استنتاجی، و تشخیص الگو می شود [5]. نقطه آغازین نظریه مجموعه راف (RST) فرض این موضوع است که با هر هدف سود، برخی از اطلاعات را مرتبط می سازیم و اهداف یا مشابه هستند یا غیر قابل تشخیص که از طریق ویژگی های شان به وسیله برخی اطلاعات شناخته می شوند. این نوع از رابطه عدم تمایز، مبنای ریاضی نظریه مجموعه راف (RST) می باشد.

2. نظریه مجموعه های راف

مفهوم کلیدی نظریه مجموعه های راف (RST)، تقریب زدن مجموعه هایی در یک فضای تقریب معین است [4]. بر اساس مطالعات پاولاک، یک فضای تقریب A یک زوج مرتب (U, R) را تشکیل می دهد که U مجموعه مرجع می باشد و R برابر است با رابطه ای هم ارزی در ضرب دکارتی $U \times U$ که رابطه ای باینری است و رابطه غیر قابل تشخیص نامیده می شود. بدین صورت، اگر $x, y \in U$ و $(x, y) \in R$ ، این بدین معنا است که x و y غیر قابل تشخیص در A می باشند. کلاس های هم ارزی رابطه R مجموعه های ابتدایی (اتم ها) در A نامیده می شوند (مجموعه تهی نیز یک ابتدایی است) و مجموعه تمام اتم ها در A با U/R نشان داده می شود.

در رویکرد مجموعه راف، هر مفهوم مبهم به وسیله یک زوج قطعی مشخص می شود که تقریب بالا و پایین مفهوم مبهم است [7]. اگر $X \subseteq U$ یک زیر مجموعه از U باشد، آنگاه تقریب بالا و پایین X در A به صورت روابط 1 و 2 نشان داده می شود:

$$\underline{A}(X) = \{x \in U | [x]_R \subset X\} \quad 1$$

$$\overline{A}(X) = \{x \in U | [x]_R \cap X \neq \emptyset\} \quad 2$$

که $[x]_R$ کلاس هم ارز از رابطه R با عنصر x را نشان می دهد. علاوه بر این رابطه 3، مجموعه ناحیه مرزی X در A نامیده می شود.

$$BN_A(X) = \overline{A}(X) - \underline{A}(X) \quad 3$$

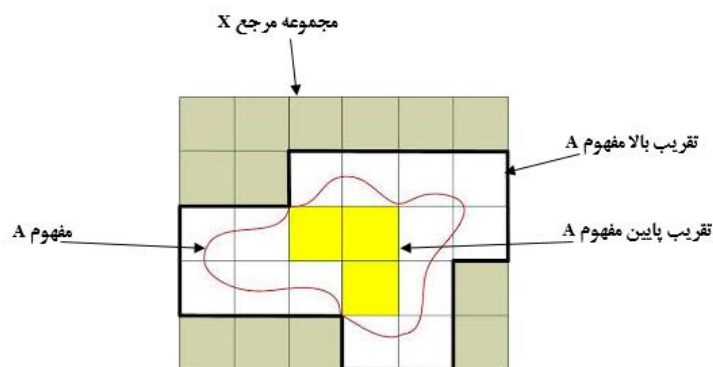
اگر مجموعه X به صورت راف در A قابل تعریف باشد، بدین معنا است که ما می توانیم مجموعه X را با تقریب بالا و پایین در A توصیف کنیم. تقریب بالا $\overline{A}(X)$ بدین معنا است که مجموعه حداقلی در A وجود دارد که شامل اهدافی است که امکان

1 Rough Sets Theory

2 Pawlak



تعلق به مفهوم مورد نظر را دارد. در جایی که تقریب پایین $\underline{A}(X)$ به معنی بزرگترین مجموعه قابل تعریف در A است که شامل اشیایی است که بطور کامل به مفهوم تعلق دارد. این مفهوم در شکل 1 نشان داده شده است.



شکل 1. مدل مفهومی سیستم راف

3. اعداد راف¹

بر اساس نظریه مجموعه‌های راف، اعداد راف به وسیله ژای و همکاران² مطرح شد [8]. یک عدد راف معمولاً شامل حد پایین و بالا و فاصله مرزی راف³ می‌شود. که فقط وابسته به داده‌های اصلی است. بنابراین نیازی به هیچ اطلاعات کمکی⁴ نیست و می‌تواند مفاهیم مورد نظر خبرگان را بهتر دریافت کند و عینیت تصمیم‌گیری را بهبود بخشد.

فرض کنید U یک مجموعه مرجع (جهانی) است که شامل تمامی اعضا است، Y یک عضو دلخواه از مجموعه U است. R یک مجموعه از t کلاس (G_1, G_2, \dots, G_t) است که تمامی اعضا از U را پوشش می‌دهد،

$$R = \{G_1, G_2, \dots, G_t\}$$

اگر این کلاس‌ها به صورت ترتیبی باشند: $G_1 < G_2 < \dots < G_t$ آنگاه

$$\forall Y \in U, G_q \in R, 1 \leq q \leq t$$

تقریب پایین $(\underline{Apr}(G_q))$ و تقریب بالا $(\overline{Apr}(G_q))$ و ناحیه مرزی $(Bnd(G_q))$ از کلاس G_q به صورت 4 و 5 و 6 تعریف می‌شود:

$$\underline{Apr}(G_q) = \bigcup \{Y \in U | R(Y) \leq G_q\} \quad 4$$

$$\overline{Apr}(G_q) = \bigcup \{Y \in U | R(Y) \geq G_q\} \quad 5$$

$$\begin{aligned} Bnd(G_q) &= \bigcup \{Y \in U | R(Y) \neq G_q\} \\ &= \{Y \in U | R(Y) > G_q\} \cup \{Y \in U | R(Y) < G_q\} \end{aligned} \quad 6$$

سپس G_q می‌تواند به وسیله یک عدد راف $RN(G_q)$ ارائه شود که به وسیله حد پایین و حد بالای متناظر آن ارائه شود که:

1 Rough number
2 Zhay et al
3 Rough boundary
4 Auxiliary information



$$\underline{Lim}(G_q) = \frac{1}{M_L} \sum R(y) \mid Y \in \underline{Apr}(G_q) \quad 7$$

$$\overline{Lim}(G_q) = \frac{1}{M_U} \sum R(y) \mid Y \in \overline{Apr}(G_q) \quad 8$$

$$RN(G_q) = [\underline{Lim}(G_q), \overline{Lim}(G_q)] \quad 9$$

که M_U و M_L ، به ترتیب مقادیر اعضا $\underline{Apr}(G_q)$ و $\overline{Apr}(G_q)$ می شوند. واضح است که حد پایین و حد بالا، مقدار میانگین عناصری را که در ارتباط با تقریب بالا و پایین است را به ترتیب مشخص می کند. تفاوت آنها به عنوان فاصله مرزی راف تعریف می شود (رابطه 10).

$$IRBnd(G_q) = \overline{Lim}(G_q) - \underline{Lim}(G_q) \quad 10$$

فاصله مرزی راف، ابهام G_q را بیان می کند، به صورتی که عدد بزرگتر آن، به معنای ابهام بیشتر است، در حالی که عدد کوچکتر آن دقت بیشتری دارد. اطلاعات ذهنی می تواند با اعداد راف بیان شود. برای مثال فرض کنید مجموعه داده $U = \{3, 5, 7, 3, 7\}$ باشد. سه کلاس وجود دارد و $R = \{G_1, G_2, G_3\}$ بر اساس روابط 4 تا 6 به صورت زیر تعریف عدد راف را توضیح می دهد:

$$\underline{Apr}(5) = \bigcup \{Y \in U \mid R(Y) \leq 5\} = \{3, 5, 3\}$$

$$\overline{Apr}(5) = \bigcup \{Y \in U \mid R(Y) \geq 5\} = \{5, 7, 7\}$$

$$Bnd(5) = \bigcup \{Y \in U \mid R(Y) \neq 5\} = \{3, 7, 3, 7\}$$

بنابراین عدد راف متناظر G_2 بر اساس روابط 7 تا 9 به صورت زیر است:

$$\underline{Lim}(5) = \frac{1}{M_L} \sum R(y) \mid Y \in \underline{Apr}(5) = \frac{1}{3} (3 + 5 + 3) = 3.67$$

$$\overline{Lim}(5) = \frac{1}{M_U} \sum R(y) \mid Y \in \overline{Apr}(5) = \frac{1}{3} (5 + 7 + 7) = 6.33$$

$$RN(5) = [\underline{Lim}(5), \overline{Lim}(5)] = [3.67, 6.33]$$

فاصله مرزی راف G_2 به صورت زیر تعریف می شود:

$$IRBnd(5) = \overline{Lim}(5) - \underline{Lim}(5) = 2.66$$

در نهایت، عنصر 5 در مجموعه U به وسیله یک عدد راف $RN(5) = [3.67, 6.33]$ ارائه می شود. به صورت مشابه عدد دیگر عناصر U به همین روش تعیین می شود. به دلیل اینکه اعداد راف مشابه اعداد فاصله ای می باشند، قوانین محاسباتی اعداد فاصله ای¹ می تواند در اعداد راف نیز مورد استفاده قرار گیرد.

فرض کنید $RN(\alpha) = [\underline{Lim}(\alpha), \overline{Lim}(\alpha)]$ و $RN(\beta) = [\underline{Lim}(\beta), \overline{Lim}(\beta)]$ دو عدد راف باشند و μ یک عدد ثابت غیر صفر باشد. آنگاه عملیات راف به صورت رابطه های 11 تا 13 تعریف می شود.

$$RN(\alpha) \times \mu = [\underline{Lim}(\alpha), \overline{Lim}(\alpha)] \times \mu = [\mu \times \underline{Lim}(\alpha), \mu \times \overline{Lim}(\alpha)] \quad 11$$

$$RN(\alpha) + RN(\beta) = [\underline{Lim}(\alpha), \overline{Lim}(\alpha)] + [\underline{Lim}(\beta), \overline{Lim}(\beta)] \quad 12$$

¹Interval number



$$\begin{aligned}
 &= [\underline{\text{Lim}}(\alpha) + \underline{\text{Lim}}(\beta), \overline{\text{Lim}}(\alpha) + \overline{\text{Lim}}(\beta)] \\
 \text{RN}(\alpha) \times \text{RN}(\beta) &= [\underline{\text{Lim}}(\alpha), \overline{\text{Lim}}(\alpha)] \times [\underline{\text{Lim}}(\beta), \overline{\text{Lim}}(\beta)] \\
 &= [\underline{\text{Lim}}(\alpha) \times \underline{\text{Lim}}(\beta), \overline{\text{Lim}}(\alpha) \times \overline{\text{Lim}}(\beta)]
 \end{aligned}
 \tag{13}$$

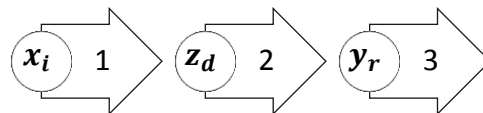
همچنین برای مقایسه دو عدد راف از رابطه 14 استفاده می‌شود. به این صورت که اگر A و B دو عدد راف باشند، خواهیم داشت:

$$\begin{aligned}
 C &= [c_1, c_2] = A - B = [a_1 - b_2, a_2 - b_1] \\
 \text{IF } \frac{|c_1|}{c_2 - c_1} < \frac{|c_2|}{c_2 - c_1} &\rightarrow \text{Then } A > B \\
 \text{IF } \frac{|c_1|}{c_2 - c_1} \geq \frac{|c_2|}{c_2 - c_1} &\rightarrow \text{Then } A \leq B
 \end{aligned}
 \tag{14}$$

در این پژوهش از اعداد راف برای محاسبه ورودی‌ها و خروجی‌های انبارهای شرکت ایران خودرو از تحلیل پوششی داده‌ها استفاده شده است و برای انجام محاسبات تحلیل پوششی داده‌ها، روابط عملیاتی راف به کار می‌رود.

4. تحلیل پوششی شبکه‌ای راف

در تحلیل پوششی راف، ورودی‌ها و خروجی‌ها اعداد فاصله‌ای هستند که بر مبنای تقریب‌های بالا و پایین تئوری مجموعه‌های راف بدست آمده است. در شکل زیر یک شبکه سری را مشاهده می‌کنید که در آن ورودی x_i ام شبکه، z_d خروجی d ام مرحله اول و ورودی d ام مرحله دوم است. همچنین y_r خروجی r ام مرحله دوم می‌باشد.



شکل 2: چهارچوب کلی شبکه سری تحلیل پوششی داده‌ها

بر اساس مدل تحلیل پوششی داده‌های فاصله‌ای¹ [9] و [10]، مدل تحلیل پوششی با داده‌های راف به صورت رابطه 15 تعریف می‌کنیم:

$$\begin{aligned}
 \text{Max } \bar{e}_p &= \sum_r u_r [y_{rp}^L, y_{rp}^U] \\
 \text{S.T.} \\
 \sum_r u_r [y_{rj}^L, y_{rj}^U] - \sum_d w_d [z_{dj}^L, z_{dj}^U] &\leq 0, j = 1, 2, \dots, n \\
 \sum_d w_d [z_{dj}^L, z_{dj}^U] - \sum_i v_i [x_{ij}^L, x_{ij}^U] &\leq 0, j = 1, 2, \dots, n \\
 \sum_i v_i [x_{ip}^L, x_{ip}^U] &= 1 \\
 u_r, g_l, c_a, w_d, v_i &\geq \varepsilon > 0
 \end{aligned}
 \tag{15}$$

1 Interval DEA



در رابطه 15، y_{rj}^U و y_{rj}^L به ترتیب حد پایین و بالای خروجی‌های شبکه می‌باشد که از محاسبات اعداد راف بدست آمده است. همچنین Z_{dj}^U و Z_{dj}^L حد پایین و بالای ورودی زیر سیستم دوم است. x_{ij}^U و x_{ij}^L حد پایین و بالای ورودی‌های زیرسیستم اول در شبکه سری می‌باشد. u_r ، w_d و v_i وزن‌های ورودی‌ها و خروجی‌های شبکه هستند. اندیس p در این مدل نشان دهنده واحد تصمیم‌گیری p ام است. همچنین تمامی وزن‌ها بزرگ‌تر از یک عدد مثبت بسیار کوچک (ε) در نظر گرفته می‌شوند.

با توجه به مدل 15، می‌توان یک حد بالا و حد پایین برای میزان کارایی هر واحد تصمیم‌گیری (DMU) در نظر گرفت. در حد بالای کارایی، بهترین وضعیت واحد p ام اتفاق می‌افتد و مابقی واحدهای تصمیم‌گیری در بدترین حالت خود قرار می‌گیرند، بدین صورت که در تابع هدف حد بالای خروجی، و در محدودیت‌های مربوط به واحد مورد بررسی، بیشترین مقدار خروجی در هر منظر و کمترین ورودی در هر منظر محاسبه می‌گردد و به طور همزمان در محدودیت‌های مربوط به بقیه واحدهای تصمیم‌گیری، کمترین خروجی و بیشترین ورودی در نظر گرفته می‌شود. همچنین در حد پایین کارایی، بدترین حالت واحد p ام رخ می‌دهد و بقیه واحدهای تصمیم‌گیری در بهترین حالت قرار می‌گیرند [11]. شیوه مدل‌سازی در حالت بدبینانه دقیقاً بر عکس حالت خوش‌بینانه است. این دو مدل در روابط 16 و 17 نمایش داده شده است.

$$\begin{aligned}
 \text{Max } e_p^L &= \sum_r u_r y_{rp}^L \\
 \text{S.T.} \\
 \sum_r u_r y_{rp}^L - \sum_d w_d Z_{dp}^U &\leq 0 \\
 \sum_r u_r y_{rj}^U - \sum_d w_d Z_{dj}^L &\leq 0, j = 1, 2, \dots, n, j \neq p \\
 \sum_d w_d Z_{dp}^L - \sum_i v_i x_{ip}^U &\leq 0 \\
 \sum_d w_d Z_{dj}^U - \sum_i v_i x_{ij}^L &\leq 0, j = 1, 2, \dots, n, j \neq p \\
 \sum_i v_i x_{ip}^U &= 1 \\
 u_r, g_l, c_a, w_d, v_i &\geq \varepsilon > 0 \\
 \text{Max } e_p^U &= \sum_r u_r y_{rp}^U
 \end{aligned}
 \tag{16}$$

$$\begin{aligned}
 \text{S.T.} \\
 \sum_r u_r y_{rp}^U - \sum_d w_d Z_{dp}^L &\leq 0 \\
 \sum_r u_r y_{rj}^L - \sum_d w_d Z_{dj}^U &\leq 0, j = 1, 2, \dots, n, j \neq p \\
 \sum_d w_d Z_{dp}^U - \sum_i v_i x_{ip}^L &\leq 0
 \end{aligned}
 \tag{17}$$



$$\sum_d w_d Z_{dj}^L - \sum_i v_i x_{ij}^U \leq 0, j = 1, 2, \dots, n, j \neq p$$

$$\sum_i v_i x_{ip}^L = 1$$

$$u_r, g_l, c_a, w_d, v_i \geq \varepsilon > 0$$

و در نهایت برای ارزیابی نهایی و رتبه بندی واحدهای کارا به این صورت عمل می‌شود که اگر A و B دو عدد فاصله‌ای باشند، برای مقایسه دو عدد فاصله‌ای A و B از رابطه 14 استفاده می‌شود.

5. مورد مطالعاتی

در این پژوهش، کارایی 11 انبار ایران خودرو که مخصوص انبار محصولات تولید شده، مورد بررسی قرار گرفته است. از آنجا که حجم داده‌ها زیاد بود، در جدول 2 به ارائه داده‌های مربوط به سه انبار اول بسنده شده است. ورودی‌ها، خروجی‌های میانی و خروجی‌های نهایی برای ارزیابی کارایی به شرح زیر تعیین گردید:

ورودی‌ها (X): ظرفیت انبار، هزینه منابع انسانی، تعداد کارکنان اعم از رسمی و پیمانکاری

خروجی‌های میانی (Z): هزینه نگهداری و تعمیرات، هزینه جابجایی انبار

خروجی‌های نهایی (Y): تعداد خودروهای انبار شده، تعداد مشتریان هر انبار، تعداد خودروهای معیوب و ناقص شده در انبار

جدول 2: ورودی‌ها و خروجی‌های سه انبار ایران خودرو

DMU	X ₁	X ₂	X ₃	Z ₁	Z ₂	Y ₁	Y ₂	Y ₃
انبار 1	13.02	357.12	206.46	1004.4	32.55	93	12.369	629.61
	13.95	233.43	262.26	885.36	34.41	170.19	13.1316	329.22
	16.74	195.3	231.57	669.6	34.41	143.22	12.0063	541.26
	12.09	172.98	220.41	791.43	44.64	159.03	13.485	654.72
انبار 2	16.74	165.54	141.36	2165.04	78.12	81.84	20.4693	485.46
	11.16	214.83	127.41	2856.03	26.97	69.75	21.39	598.92
	8.37	372	161.82	2658.87	53.01	95.79	23.1105	651
انبار 3	13.02	370.14	178.56	2327.79	66.03	96.72	11.3181	699.36
	19.53	142.29	162.75	1820.94	115.32	202.74	16.833	744
	17.67	195.3	253.89	1675.86	344.1	204.6	17.484	345.03
	16.74	298.53	224.13	1607.97	172.98	188.79	16.647	864.9
	18.6	249.24	212.97	1530.78	180.42	171.12	15.159	956.04

همان‌طور که در جدول 2 مشاهده می‌شود به دلیل وجود تغییرات و عدم اطمینان در داده‌های جمع‌آوری شده از هر انبار، می‌بایست این عدم اطمینان در مدل تحلیل پوششی داده‌ها اعمال شود. با تبدیل جدول 2 به داده‌های راف، جدول 3 بدست می‌آید.

جدول 3: ورودی‌ها و خروجی‌های راف شبکه

X ₁	X ₂	X ₃	Z ₁	Z ₂	Y ₁	Y ₂	Y ₃	انبار
[13.5,	[257.75,	[222,	[900.75,	[35,	[100, 153]	[13.1,	[537.67,	انبار



دانشگاه مازندران

19 & 20 April 2017



(30 و 31 فروردین 1396)

690.5]	13.67]		39.25]	1080]	247.5]	384]	15.67]	1
[354, 579.25]	[13.44, 14.31]	[153, 183]	[36.33, 40.67]	[841, 1016]	[247.5, 282]	215.67, 317.5]	[14, 16.5]	
[468, 654.33]	[12.91, 13.7]	[127, 169.33]	[36.33, 40.67]	[720, 900.75]	[236, 265.5]	[198, 281.67]	[15, 18]	
[579.25, 704]	[13.7, 14.5]	[141.67, 177]	[39.25, 48]	[785, 961]	[229.5, 256]	186, 257.75]	[13, 15]	
[522, 654.5]	[17.09, 23.28]	[81.5, 98.33]	[60.25, 84]	[2328, 2690.25]	[144.5, 173.67]	[178, 301.75]	[13.25, 18]	انبار 2
[583, 698.67]	[19.23, 23.92]	[75, 92.5]	[29, 60.25]	[2690.25, 3071]	[137, 163.75]	204.5, 343]	[10.5, 14.67]	
[622, 726]	[20.5, 24.85]	[88.67, 103.5]	[43, 70.67]	[2563.33, 2965]	[154.33, 183]	[301.75, 400]	[9, 13.25]	
[654.5, 752]	[12.7, 20.5]	[92.5, 104]	[52.33, 77.5]	[2415.5, 2811]	[173.67, 192]	[269, 399]	[11.67, 16]	انبار 3
[585.5, 919.33]	[17.43, 18.45]	[201.67, 219]	[124, 218.5]	[1783.5, 1958]	[175, 229.5]	[153, 238]	[19.5, 21]	
[371, 782.25]	[17.77, 18.8]	[206.25, 220]	[218.5, 370]	[1725.67, 1880]	[229.5, 273]	[181.5, 266.33]	[18.5, 21]	
[700.33, 979]	[17.1, 18.27]	[193.5, 213.67]	[155, 250]	[1687.5, 1829.67]	[215, 257]	[238, 321]	[18, 19.5]	
[782.5, 1028]	[16.3, 17.77]	[184, 206.25]	168, 282]	[1646, 1783.5]	[202, 247.67]	[210.33, 294.5]	[19, 20.5]	

میزان کارایی هر انبار و رتبه هر انبار نسبت به سایر کارایی سایر انبارها در جدول 4 نشان داده شده است. در این جدول میزان کارایی بلند مدت انبار که شامل 4 دوره زمانی بوده است، به صورت اعداد فاصله‌ای نشان داده شده است. بدین معنی که ابهام در سطح جواب نیز حفظ شده است. برای مثال کارایی انبار 11 بین اعداد 0.727 تا 1 تغییر می‌نماید. در جدول 4، انبارها بر اساس روابط 14 مقایسه و رتبه بندی شده‌اند.

جدول 4: میزان کارایی فاصله‌ای انبارهای محصولات ایران خودرو

رتبه	مقادیر کارایی	انبار
10	[0.285, 0.571]	انبار 1
8	[0.450, 0.767]	انبار 2
2	[0.639, 1]	انبار 3
3	[0.743, 0.936]	انبار 4
5	[0.633, 0.855]	انبار 5
9	[0.346, 0.648]	انبار 6
11	[0.295, 0.391]	انبار 7
7	[0.482, 0.784]	انبار 8
6	[0.567, 0.839]	انبار 9



4	[0.632, 0.991]	انبار 10
1	[0.727, 1]	انبار 11

نتیجه گیری

مدل‌های ابتدایی تحلیل پوششی داده‌ها، ابزاری برای ارزیابی یک سیستم بدون در نظر گرفتن مراحل و فرآیندهای داخلی بوده است. اما در طی سالیان سیر تطور خود تغییرات زیادی داشته است. از جمله این تغییرات این است که به جای در نظر گرفتن یک سیستم به مثابه یک جعبه سیاه، شبکه‌ای از فرآیندهای داخلی در نظر گرفته می‌شود. همچنین از دیگر تغییرات مدل اولیه تحلیل پوششی داده‌ها این است که به جای ارزیابی سیستم با داده‌های قطعی، از نظریات مجموعه‌های مبهم استفاده شده است. در این پژوهش، کارایی 11 انبار محصولات ایران خودرو مورد بررسی قرار گرفت که در این ارزیابی، از مدل‌های شبکه‌ای تحلیل پوششی داده‌ها با داده‌های راف به کار رفته است. نتایج این پژوهش نشان داد که انبار 11 و 3 دارای بیشترین کارایی هستند. به همین صورت مابقی انبارها نیز رتبه بندی شدند. باید توجه داشت که این پژوهش تنها متغیرهای معدودی را در ارزیابی انبارها دخیل داشته است. لذا برای بررسی‌های بیشتر می‌توان تحلیل پوششی با شبکه گسترده‌تر و متغیرهای جامع‌تر را مدنظر قرار داد تا ارزیابی با واقعیت تطبیق بیشتری داشته باشد. و با اعمال این تغییرات ممکن است نتایج و رتبه‌های بدست آمده در این تحقیق دستخوش تغییر قرار گیرد.

منابع

- [1] Lozano, S., Gutiérrez, E., & Moreno, P. (2013). Network DEA approach to airports performance assessment considering undesirable outputs. *Applied Mathematical Modelling*, 37(4), 1665-1676.
- [2] Kao, C. (2014). Network data envelopment analysis: A review. *European Journal of Operational Research*, 239, pp.1-16.
- [3] Pawlak, Z. (1982). Rough sets. *International Journal of Computer and Information Science* 11 (5): 341-56.
- [4] Chen, L.-F., & Tsai, C.-T. (2016). Data mining framework based on rough set theory to improve location selection decisions: A case study of a restaurant chain. *Tourism Management*, 53, 197-206.
- [5] خسروی، محمدرضا، شاهرودی، کامبیز (1393). کاربست مدل تحلیل پوششی داده‌های شبکه‌ای در سنجش کارایی بخش انتقال نیروی صنعت برق. *مجله مدیریت صنعتی (دانشگاه تهران)*، 6(2)، 263-282.
- [6] Zhu, G. N., Hu, J., Qi, J., Gu, C., Peng, Y. H. (2015). An integrated AHP and VIKOR for design concept evaluation based on rough number. *Advanced Engineering Informatics*.
- [7] Zhai, L. Y., Khoo, L. P., & Zhong, Z. W. (2008). A rough set enhanced fuzzy approach to quality function deployment. *The International Journal of Advanced Manufacturing Technology*, 37(5-6), 613-624.
- [8] Wang, Y. M., Greatbanks, R., & Yang, J. B. (2005). Interval efficiency assessment using data envelopment analysis. *Fuzzy sets and Systems*, 153(3), 347-370.
- [9] Wang, Y. M., & Yang, J. B. (2007). Measuring the performances of decision-making units using interval efficiencies. *Journal of Computational and Applied Mathematics*, 198 (1), 253-267.
- [10] León, T., Liern, V., Ruiz, J. L., & Sirvent, I. (2003). A fuzzy mathematical programming approach to the assessment of efficiency with DEA models. *Fuzzy sets and systems*, 139(2), 407-419.



2th International Conference on Industrial Management

19 & 20 April 2017

دومین کنفرانس بین المللی مدیریت صنعتی



(30 و 31 فروردین 1396)

- [11] Dyson, R.G., Camanho, A.S., Podinovski, V.V. and Sarrico, C.S. (2001). "Pitfalls and protocols in DEA", *European Journal of Operational Research*, 132, pp. 245-59.
- [12] Chodakowska, E. (2015). An Example of Network DEA–Assessment of Operating Efficiency of Universities. *Metody Ilościowe w Badaniach Ekonomicznych*, 16(1), 75-84.