

## ارائه مدلی برای انتخاب تأمین‌کننده برتر در فضای استدلال کیفی، یک رویکرد جدید برای تصمیم‌گیری چندشاخصه

علی دهقانی فیل آبادی\*

استادیار گروه مهندسی صنایع، دانشگاه پیام‌نور، تهران، ایران

### خلاصه

عدم قطعیت، یک ویژگی اساسی در مسائل دنیای واقعی است که اغلب مسائل تصمیم‌گیری را با چالش‌های جدی مواجه می‌کند. به‌طور خاص، در مدیریت زنجیره‌تأمین، تصمیم‌گیری برای انتخاب تأمین‌کننده برتر با این شرایط مواجه است، چراکه در این دسته از مسائل، کمبود اطلاعات و عدم وجود دانش کافی، سطوح مختلفی از عدم اطمینان را در شاخص‌ها و گزینه‌های مسأله ایجاد می‌کند که باعث ایجاد مشکلاتی در تحلیل مسأله تصمیم‌گیری می‌شود. در این مقاله یک روش تصمیم‌گیری چندشاخصه در محیط استدلال کیفی ارائه می‌شود که در آن ارزش‌گذاری شاخص‌های مسأله بر مبنای سطوح مختلفی از دانش و دقت متخصصان انجام می‌شود و امتیاز گزینه‌ها با استفاده از سنجش یک بردار  $K$  بعدی از برجسب‌های کیفی تعیین می‌شود. بدین منظور، ابتدا فضای استدلال کیفی تشریح می‌شود، سپس یک روش پیشنهادی در محیط استدلال کیفی ارائه می‌شود. اعتبار و مزایای روش پیشنهادی نسبت به سایر روش‌ها به‌وسیله دو مثال کاربردی تعیین می‌شود. ابتدا، یک مثال کاربردی برای تأیید روش پیشنهادی ارائه می‌شود و نتایج آن با سایر روش‌ها مقایسه می‌شود، سپس یک مثال کاربردی واقعی برای انتخاب بهترین تأمین‌کننده، مورد تحلیل قرار می‌گیرد، شرایط موجود در مثال کاربردی واقعی به‌گونه‌ای است که با استفاده از روش‌های قبلی قابل حل نیست. نتایج این مطالعه، مزیت استفاده از فضای چند مقیاسی زبانی را نسبت به سایر روش‌های زبانی تبیین می‌کند و همچنین با تحلیل دو مثال کاربردی، اعتبار روش پیشنهادی و مزیت آن نسبت به سایر روش‌ها در فضای استدلال کیفی مورد تأیید قرار می‌گیرد.

### اطلاعات مقاله

تاریخچه مقاله:

دریافت ۱۴۰۱/۱۲/۲۲

پذیرش ۱۴۰۲/۰۴/۲۵

(مقاله پژوهشی)

کلمات کلیدی:

تصمیم‌گیری چندشاخصه

استدلال کیفی

زنجیره‌تأمین

انتخاب تأمین‌کننده

### ۱. مقدمه

با گسترش علم و دانش و توسعه فناوری، پیچیدگی‌های دنیای واقعی بیشتر از پیش نمایان می‌شود، بررسی مسائل در چنین شرایطی عدم قطعیت عمیقی را نمایان می‌کند که به یک چالش جدی پیش روی مدیران و تصمیم‌گیرندگان تبدیل شده است. عدم قطعیت عمیق دشوارترین موقعیت تصمیم‌گیری است که مدیران با آن مواجه هستند

[۱] این موضوع در جنبه‌های مختلف مدیریت از جمله مدیریت زنجیره‌تأمین آشکار است.

در مدیریت زنجیره‌تأمین، انتخاب بهترین تأمین‌کننده به دلیل تأثیر مستقیم آن بر سودآوری و حفظ موقعیت رقابتی سازمانی، یکی از تصمیمات مهم برای هر سازمان است [۳،۴]. روش‌های تصمیم‌گیری چندشاخصه<sup>۲</sup> (MADM) از جمله روش‌های متداول در ارزیابی و

2. Multi-Attribute Decision-Making (MADM)

\* نویسنده مسئول: علی دهقانی فیل آبادی  
تلفن: ۰۲۱-۲۶۱۲۰۰۱۷؛ پست الکترونیکی: dehghani@pnu.ac.ir

[۲۳]. به‌عنوان مثال در یک مقیاس خاص، برچسب‌های کیفی مانند "خوب"، "بد"، "متوسط"، "متوسط تا خیلی خوب" و حتی "نمی‌دانم" و یا هر فاصله‌ای از برچسب‌های کیفی در این مقیاس را شامل می‌شود. این روش می‌تواند به‌خوبی در مسائل MADM برای توصیف شاخص‌ها به‌کارگیری شود. علی‌رغم وجود مزایای روش QAOM در مقابله با عدم قطعیت موجود در مسائل تصمیم‌گیری، پژوهش‌های کمی در این زمینه انجام شده است. در این راستا اجل<sup>۴</sup> و همکاران (۲۰۱۲)، یک روش برای رتبه‌بندی و انتخاب، با بهره‌گیری از روش نقطه مرجع [۲۴] و براساس تکنیک QAOM [۲۵] را بینید] برای تصمیم‌گیری چندشاخصه پیشنهاد کردند. آن‌ها یک تابع موقعیت بر روی مجموعه برچسب‌های کیفی در محیط QAOM معرفی کردند به‌طوری‌که، برای هر یک از برچسب‌های کیفی یک زوج مرتب به‌عنوان موقعیت آن برچسب کیفی در نظر گرفته می‌شود و با استفاده از مفهوم فاصله اقلیدسی، ترجیحات گزینه‌ها مورد محاسبه قرار می‌گیرد [۲۶]. سپس افسردگان و همکاران (۲۰۱۵)، از روش تصمیم‌گیری چندشاخصه در محیط QAOM استفاده کردند، آن‌ها برای مقایسه شاخص‌ها، روش اجل و همکاران (۲۰۱۲) را مورد استفاده قرار دادند و با استفاده از روش تاپسیس کیفی، بهترین مکان را برای ایجاد مزرعه بادی شناسایی کردند [۲۱]. در ادامه، افسردگان و همکاران (۲۰۱۶) نیز، برای انتخاب بهترین گزینه انرژی پایدار از روش تصمیم‌گیری چندشاخصه، در محیط QAOM استفاده کردند. آن‌ها نیز برای مقایسه شاخص‌ها از روش اجل و همکاران (۲۰۱۲) استفاده کردند [۲۷]. با بررسی پژوهش‌های انجام شده مشخص شد تاکنون روش اجل و همکاران (۲۰۱۲)، تنها روش ارائه شده برای استفاده از فضای QAOM در مقایسه شاخص‌ها و تحلیل تصمیم‌گیری چندشاخصه است. به‌طوری‌که در همه این مطالعات، برای هر یک از شاخص‌ها یک مقیاس یکسان (سطح عدم قطعیت یکسان) از فضای QAOM در نظر گرفته شده است این بدان معنی است که سطح دانش و اطلاعات تصمیم‌گیرنده برای هر یک از شاخص‌ها در تمام گزینه‌ها به‌طور پیش‌فرض یکسان در نظر گرفته شده است. درحالی‌که در دنیای واقعی، مسأله وجود دارد که ممکن است شرایط پیچیده‌تری داشته باشد به‌طوری‌که میزان دانش و اطلاعات تصمیم‌گیرنده در هر شاخص و برای هر گزینه با سایرین متفاوت باشد. این حالتی است که نمی‌توان از روش‌های پیشین برای تحلیل مسأله استفاده کرد. بنابر این، هدف از این مقاله، توسعه روش تصمیم‌گیری چندشاخصه در فضای QAOM است که در آن، سطوح مختلفی از عدم قطعیت موجود در کلیه عناصر ماتریس تصمیم در نظر گرفته می‌شود. در این روش کلاس‌های مختلفی از برچسب‌های کیفی متناسب با اطلاعات و دانش تصمیم‌گیرنده (سطوح مختلف عدم قطعیت) تعریف می‌شود و تابع موقعیت ارائه شده توسط اجل و همکاران (۲۰۱۲) برای شرایط خاص مسأله باز طراحی می‌شود و یک زوج مرتب از اعداد متناظر با هر برچسب کیفی در

انتخاب تأمین‌کنندگان است [۴،۵،۶،۷،۸]. به‌دلیل وجود عدم قطعیت، بیشتر پژوهش‌ها در این زمینه، با رویکردهای مبتنی بر تئوری فازی انجام شده است. پژوهشگران عمدتاً رویکردهای فازی را مورد استفاده قرار می‌دهند، زیرا هنگام انتخاب یک گزینه با شاخص‌های چندگانه، با عدم قطعیت در ارزش‌گذاری شاخص‌ها مواجه هستند، چراکه اولاً، اطلاعات به‌دلیل ماهیت آن‌ها ممکن است کیفی باشند و فقط به‌صورت اصطلاحات زبانی قابل بیان باشند، ثانیاً، ممکن است اطلاعات کمی، به‌صورت دقیق بیان نشوند، به‌دلیل اینکه یا در دسترس نیستند یا هزینه محاسبات آن‌ها بسیار زیاد است، بنابراین ممکن است یک "مقدار تقریبی" لحاظ شود. در هر صورت، رویکردهای مبتنی بر تئوری فازی می‌توانند تا حدی این عدم قطعیت را مدیریت کنند. در همین راستا، انواع مختلفی از رویکردهای فازی زبانی در مسأله انتخاب تأمین‌کننده مورد استفاده قرار گرفته شد. که می‌توان به تئوری اعداد خاکستری [۹]، فازی شهودی [۲،۱۰]، فازی تردیدی [۱۱،۱۲]، فازی نوع-۱ [۱۳،۱۴]، فازی نوع-۲ [۱۵،۱۶،۱۷،۱۸،۱۹] و فازی 2-tuple [۲۰،۲۱]، اشاره کرد. رویکردهای فازی زبانی امکان‌پذیری، انعطاف‌پذیری و قابلیت اطمینان مدل‌های تصمیم‌گیری را افزایش می‌دهند [۲۲]. اما وقتی فضای تصمیم‌گیری کمی مبهم‌تر می‌شود، ممکن است تصمیم‌گیرنده در قضاوت‌های خود با تردید بیشتری مواجه باشد، این تردید از دوجنبه قابل بررسی است، اول اینکه تصمیم‌گیرنده، در مورد انتخاب یک برچسب زبانی برای توضیح یک شاخص در یک مقیاس خاص، تردید داشته باشد به‌عنوان مثال، بین برچسب زبانی "متوسط" یا "خوب" از یک مقیاس زبانی پنج‌تایی (خیلی خوب، خوب، متوسط، بد، خیلی بد) مردد باشد و تمایل داشته باشد یک فاصله از این طیف را انتخاب کند مانند "متوسط تا خوب"، دوم اینکه سطح دانش تصمیم‌گیرنده به‌گونه‌ای باشد که مقیاس خاصی را برای انتخاب برگزیند مثل "مقیاس سه‌تایی یا پنج‌تایی یا ...". یا اینکه به‌دلیل عدم وجود دانش کافی در یک شاخص خاص، پاسخی مانند "نمی‌دانم" را مدنظر داشته باشد. در این حالت روش‌های فازی با مقیاس‌های زبانی از پیش تعیین شده، کارآمدی خود را از دست خواهند داد. این شرایط، در مورد بعضی از مسائل دنیای واقعی دور از انتظار نخواهد بود، بنابراین لازم است رویکردهای کارآمدتر و انعطاف‌پذیرتری برای مدل کردن مسائل تصمیم‌گیری در این شرایط مورد استفاده قرار گیرد.

یکی از ابزارهای سیستماتیک برای مدل کردن زبان طبیعی، رویکرد استدلال کیفی<sup>۱</sup> (QR) است. یکی از زیربخش‌های هوش مصنوعی<sup>۲</sup> (AI) است که تلاش می‌کند دانش افراد را در سطوح مختلفی از دقت توضیح دهد. روش مرتبه بزرگی مطلق کیفی<sup>۳</sup> (QAOM) یکی از روش‌های QR است که توسط دوبویس و پرید<sup>۴</sup> در سال ۱۹۸۰ معرفی شد [۲۲]. این روش قادر است سطوح مختلفی از دقت را مدل‌سازی کند به‌گونه‌ای که، در مقیاس‌های مختلف از برچسب‌های زبانی، سطوح مختلف عدم قطعیت را پوشش می‌دهد

4. Dubois and Prad

5. Agell

1. Qualitative Reasoning (QR)

2. Artificial intelligent (AI)

3. Qualitative Absolute Orders-of-Magnitude (QAOM)

می‌توان "خیلی کم"  $B_1$ ، "کم"  $B_2$ ، "متوسط"  $B_3$ ، "زیاد"  $B_4$ ، "خیلی زیاد"  $B_5$  را در نظر گرفت، حال مجموعه  $S_n$  را به صورت زیر تعریف می‌کنیم [۲۲، ۲۶]:

$$S_n = S_n^* \cup \{[B_i, B_j] \mid B_i, B_j \in S_n^*, i < j\}; \quad (1)$$

$$n = 1, 2, 3, \dots$$

جایی که برچسب کیفی  $[B_i, B_j]$  برابر مجموعه  $\{B_i, B_{i+1}, \dots, B_j\}$  است و برچسب کیفی غیر اساسی<sup>۲</sup> نامیده می‌شود. هر برچسب کیفی اساسی  $B_i$  را می‌توان به شکل  $[B_i, B_i]$  نوشت. با توجه به شکل (۱)، در مجموعه  $S_n$  بیشترین اندازه عدم قطعیت مربوط به حالت ؟ است که برابر  $[B_1, B_n]$  یا معادل "نمی‌دانم" است و در کلاس  $S_1$  قرار دارد، با توجه به رابطه ۱، کلاس‌های مختلفی از برچسب‌های کیفی به ازای  $n=1, 2, 3, \dots$  قابل تعریف است هر یک از این کلاس‌ها سطوح مختلفی از دقت را مشخص می‌کند [۲۸].

تعریف ۱. اگر  $[B_{i_1}, B_{j_1}]$  و  $[B_{i_2}, B_{j_2}]$  برچسب‌های کیفی در کلاس  $S_n$  باشند، گوییم  $[B_{i_1}, B_{j_1}]$  ارجح‌تر از  $[B_{i_2}, B_{j_2}]$  است اگر و فقط اگر  $j_1 \geq j_2$  و  $i_1 \geq i_2$  یعنی [۲۲]:

$$[B_{i_1}, B_{j_1}] \succ [B_{i_2}, B_{j_2}] \Leftrightarrow B_{i_1} \succ B_{i_2} \wedge B_{j_1} \succ B_{j_2} \quad (2)$$

و  $B_i \succ B_j$  مستلزم این است که  $i \geq j$

تعریف ۲. رابطه  $\mu$  به‌عنوان نرمالیزه کننده برچسب‌های کیفی در کلاس  $S_n$  را به صورت زیر تعریف می‌کنیم [۲۲]:

$$\mu: S_n \rightarrow [0, 1]$$

$$\mu([B_i, B_j]) = \sum_{k=i}^j \mu(B_k), \sum_{B_i \in S_n^*} \mu(B_i) = 1 \quad (3)$$

تعریف ۳. تابع موقعیت برچسب کیفی  $Q = [B_i, B_j]$  در کلاس  $S_n$  به صورت زیر تعریف می‌شود [۲۶]:

$$l: S_n \rightarrow Z^2$$

$$l(Q) = l([B_i, B_j])$$

$$= \left( -\sum_{s=1}^{i-1} \mu(B_s), \sum_{s=j+1}^n \mu(B_s) \right) \quad (4)$$

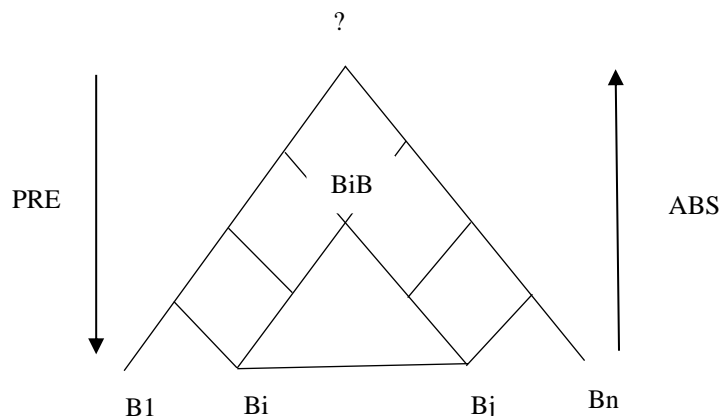
$$= (l_1(Q), l_2(Q));$$

کلاس‌های مختلف تعیین می‌شود و براساس آن بردارهای  $K$  بعدی از برچسب‌های کیفی به بردارهای  $K$  بعدی متناظر از زوج مرتب‌ها تبدیل می‌شوند سپس با استفاده از مفهوم فاصله اقلیدسی، مقایسه شاخص‌ها انجام می‌شود و در نهایت یک روش تصمیم‌گیری چندشاخصه برای رتبه‌بندی گزینه‌ها ارائه می‌شود. علاوه بر آن، برای تعیین وزن شاخص‌ها روش آنتروپی در محیط QAOM طراحی می‌شود. در ادامه، برای اثبات صحت عملکرد روش پیشنهادی، ابتدا یک مثال کاربردی در مورد انتخاب تأمین‌کنندگان با روش پیشنهادی تحلیل می‌شود و نتایج حاصل با نتایج تحقیق اصلی مقایسه می‌شوند و برای تبیین مزیت روش پیشنهادی نسبت به روش‌های پیشین، یک مثال واقعی برای انتخاب بهترین تأمین‌کننده در یک شرکت نوآور جوان ارائه می‌شود. شرایط این مسأله به‌گونه‌ای است که سطوح مختلفی از عدم قطعیت در عناصر ماتریس تصمیم وجود دارد. این حالتی است که با استفاده از روش‌های پیشین قابلیت تحلیل ندارد.

در ادامه این مقاله، در بخش ۲، متدولوژی پژوهش شامل مفاهیم و تعاریف روش QAOM تشریح می‌شوند، در بخش ۳ روش تصمیم‌گیری چندشاخصه در فضای QAOM طی گام‌های متعدد ارائه می‌شود، سپس، مثال‌های کاربردی شامل مثال کاربردی ۱ و مثال کاربردی ۲ در بخش ۳ تحلیل می‌شود و در بخش ۴ به ارائه نتیجه‌گیری و پیشنهادها پرداخته می‌شود.

## ۲. متدولوژی پژوهش

در این بخش، مفاهیم مورد نیاز در مورد QAOM برای کاربرد در روش تصمیم‌گیری چندشاخصه مورد بررسی قرار می‌گیرد. فرض کنید  $S_n^* = \{B_1, B_2, B_3, \dots, B_n\}$  یک مجموعه (مقیاس)  $n$  تایی از برچسب‌های کیفی باشد در این مجموعه،  $B_i$ ها برچسب‌های کیفی اساسی<sup>۱</sup> نامیده می‌شوند و به صورت  $B_1 < B_2 < B_3 < \dots < B_n$  مرتب شده‌اند. هر برچسب کیفی اساسی به‌وسیله مجموعه  $\{a_1, a_2, a_3, \dots, a_{n+1}\}$  از اعداد حقیقی تعریف می‌شود که در آن  $B_i = [a_i, a_{i+1}]$  برای  $i = 1, 2, 3, \dots, n$ . به‌عنوان مثال برای  $n=7$



شکل (۱). توضیح مجموعه  $S_n$  (روسلو و همکاران، ۲۰۱۴)

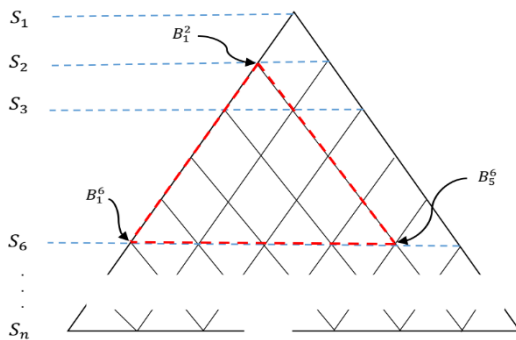
$\Phi: \mathbb{E} \rightarrow S_m$

$$\Phi(E_k) = [B_{l^k}^{i_k}, B_{u^k}^{i_k}] \simeq [B_{l^k}^m, B_{u^k+m-i}^m] = [B_{l^m}^m, B_{u^m}^m] \in S_m \quad (8)$$

با استفاده از تعریف ۷ می توان هر برچسب کیفی در هر کلاس  $S_i$  را به معادل آن در کلاس  $S_m$  منقل کرد، به طوری که دارای ارزش های یکسان باشد، این موضوع در شکل (۳) مشخص شده است. به عنوان مثال، فرض کنید  $[B_1^2] \in S_2$ ، با توجه به تعریف ۷ داریم:

$$[B_1^2] = [B_1^2, B_1^2] \simeq [B_1^6, B_{1+6-2}^6] = [B_1^6, B_5^6] \in S_6$$

همان گونه که در شکل (۳) مشخص است با استفاده از این تعریف می توان مقیاس های مختلف از برچسب های کیفی را به صورت یک مقیاس مشترک ارزش گذاری کرد.



شکل (۳). موقعیت برچسب های کیفی در مقیاس های مختلف

تعریف ۸. فرض کنیم  $\mathbb{E}_2$  و  $\mathbb{E}_1$  دو بردار  $K$  بعدی از برچسب های کیفی باشند که در تعریف ۷ مشخص شدند، با تعمیم رابطه ۴ برای بردار  $K$  بعدی  $\mathbb{E}_1$  از برچسب های کیفی داریم:

$$\begin{aligned} L(\mathbb{E}_1) &= L(E_1^1, E_2^1, \dots, E_K^1) \\ &= L([B_{l_{11}^1}, B_{u_{11}^1}^{i_{11}}], [B_{l_{12}^1}, B_{u_{12}^1}^{i_{12}}], \dots, [B_{l_{1K}^1}, B_{u_{1K}^1}^{i_{1K}}]) \\ &= \left( -\sum_{s=1}^{i_{11}-1} \mu(B_{l_{11}^1}^{i_{11}}), \sum_{s=u_{11}^1+1}^{i_{11}} \mu(B_{u_{11}^1}^{i_{11}}), \dots \right. \\ &\quad \left. -\sum_{s=1}^{i_{12}-1} \mu(B_{l_{12}^1}^{i_{12}}), \sum_{s=u_{12}^1+1}^{i_{12}} \mu(B_{u_{12}^1}^{i_{12}}), \dots, -\sum_{s=1}^{i_{1K}-1} \mu(B_{l_{1K}^1}^{i_{1K}}), \sum_{s=u_{1K}^1+1}^{i_{1K}} \mu(B_{u_{1K}^1}^{i_{1K}}) \right) \\ &= (X_1, X_2, X_3, \dots, X_{2K}) = X \end{aligned} \quad (9)$$

و برای  $\mathbb{E}_2$  داریم:

$$\begin{aligned} L(\mathbb{E}_2) &= L(E_1^2, E_2^2, \dots, E_K^2) = L([B_{l_{21}^2}, B_{u_{21}^2}^{i_{21}}], [B_{l_{22}^2}, B_{u_{22}^2}^{i_{22}}], \dots, [B_{l_{2K}^2}, B_{u_{2K}^2}^{i_{2K}}]) \\ &= \left( -\sum_{s=1}^{i_{21}-1} \mu(B_{l_{21}^2}^{i_{21}}), \sum_{s=u_{21}^2+1}^{i_{21}} \mu(B_{u_{21}^2}^{i_{21}}), \dots \right. \\ &\quad \left. -\sum_{s=1}^{i_{22}-1} \mu(B_{l_{22}^2}^{i_{22}}), \sum_{s=u_{22}^2+1}^{i_{22}} \mu(B_{u_{22}^2}^{i_{22}}), \dots, -\sum_{s=1}^{i_{2K}-1} \mu(B_{l_{2K}^2}^{i_{2K}}), \sum_{s=u_{2K}^2+1}^{i_{2K}} \mu(B_{u_{2K}^2}^{i_{2K}}) \right) \\ &= (Y_1, Y_2, Y_3, \dots, Y_{2K}) = Y \end{aligned} \quad (10)$$

بنابراین، فاصله اقلیدسی  $\mathbb{E}_2$  و  $\mathbb{E}_1$  به صورت زیر تعریف می شود [۲۶].

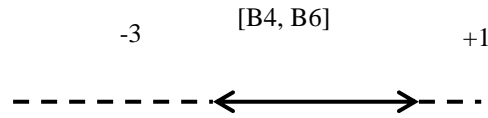
$$\begin{aligned} d(\mathbb{E}_1, \mathbb{E}_2) &= \|L(\mathbb{E}_2) - L(\mathbb{E}_1)\| \\ &= \left\| [B_{l_{11}^1}, B_{u_{11}^1}^{i_{11}}], [B_{l_{12}^1}, B_{u_{12}^1}^{i_{12}}], \dots, [B_{l_{1K}^1}, B_{u_{1K}^1}^{i_{1K}}], \right. \\ &\quad \left. [B_{l_{21}^2}, B_{u_{21}^2}^{i_{21}}], [B_{l_{22}^2}, B_{u_{22}^2}^{i_{22}}], \dots, [B_{l_{2K}^2}, B_{u_{2K}^2}^{i_{2K}}] \right\| \\ &= d(X, Y) = \left[ \sum_{k=1}^{2K} (X_k - Y_k)^2 \right]^{1/2} \end{aligned} \quad (11)$$

تعریف ۹. اگر  $\mathbb{E}^* = \{B_{n_1}^i, B_{n_2}^i, \dots, B_{n_k}^i\}$  یک بردار  $K$  بعدی از برچسب های کیفی باشد،  $\mathbb{E}^*$  یک بردار ایده آل  $K$  بعدی از کلاس  $S_i$  در نظر گرفته می شود و برای هر بردار  $K$  بعدی  $\mathbb{E}_2$  و  $\mathbb{E}_1$  داریم [۲۶]:

به عنوان مثال، برای تعیین موقعیت برچسب کیفی  $Q = [B_4, B_6] \in S_7$  داریم:

$$\begin{aligned} l(Q) &= l([B_4, B_6]) = \left( -\sum_{s=1}^3 \mu(B_s), \sum_{s=7}^7 \mu(B_s) \right) \\ &= (-1-1-1, 1) = (-3, 1); \end{aligned}$$

که موقعیت برچسب کیفی  $Q \in S_7$  در شکل (۲) قابل مشاهده است.



شکل (۲). تابع موقعیت  $Q = [B_4, B_6]$  در کلاس  $S_7$

تعریف ۴. اگر  $Q = [B_l^i, B_u^i]$  یک برچسب کیفی باشد، آنگاه  $[B_l^i, B_u^i]$  یک برچسب کیفی در کلاس  $S_i$  می باشد به طوری که شامل همه برچسب های کیفی در بازه شمارنده  $[l, u]$  است.

$$Q = [B_l^i, B_u^i] = \{B_l^i, B_{l+1}^i, \dots, B_u^i\} \quad (5)$$

تعریف ۵. اگر  $Q = [B_l^i, B_u^i]$  یک برچسب کیفی در  $S_i$  باشد، معکوس (قرینه)  $Q$  را به صورت زیر تعریف می کنیم:

$$\begin{aligned} Q^{-1} &= [B_l^i, B_u^i]^{-1} = [B_{(i+1)-u}^i, B_{(i+1)-l}^i]; \quad i \\ &= 1, 2, 3, \dots, n \end{aligned} \quad (6)$$

جایی که  $Q^{-1}$  معکوس  $Q$  است، به عنوان مثال، اگر  $i = 7$  باشد:

$$\begin{aligned} [B_1]^{-1} &= [B_1, B_1]^{-1} = [B_{(7+1)-1}, B_{(7+1)-1}] = [B_7] \\ [B_5]^{-1} &= [B_5, B_5]^{-1} = [B_{(7+1)-5}, B_{(7+1)-5}] = [B_3] \\ [B_5, B_7]^{-1} &= [B_{(7+1)-7}, B_{(7+1)-5}] = [B_1, B_3] \\ [B_1, B_7]^{-1} &= [B_{(7+1)-7}, B_{(7+1)-1}] = [B_1, B_7] \end{aligned}$$

تعریف ۶. اگر  $\{Q_1, Q_2, Q_3, \dots, Q_K\}$  برچسب کیفی در  $S_i$  باشد آن تروپی  $\{Q_1, Q_2, Q_3, \dots, Q_K\}$  به صورت زیر محاسبه می شود [۲۹، ۳۰]:

$$\begin{aligned} H(Q_k) &= -\mu(Q_k) \cdot \log(\mu(Q_k)); \\ H(Q_1, Q_2, Q_3, \dots, Q_K) &= -\sum_{k=1}^K \mu(Q_k) \cdot \log(\mu(Q_k)) \end{aligned} \quad (7)$$

تعریف ۷. اگر  $\mathbb{E} = \{E_1, E_2, \dots, E_K\}$  یک بردار  $K$  بعدی از برچسب های کیفی باشد که هر  $E_k$  یک برچسب کیفی در کلاس  $S_{i_k}$  باشد به طوری که

$$\{E_k = [B_{l^k}^i, B_{u^k}^i]; E_k \in S_{i_k}, 1 \leq l^k \leq u^k \leq i_k, k = 1, 2, \dots, K, i_k = 1, 2, \dots, n\}$$

فرض کنیم  $m$  ماکزیمم مقدار برای  $i_k$  از کلاس های برچسب های کیفی موجود در مجموعه  $K$  بعدی  $\mathbb{E}$  باشد به طوری که  $m = \max\{i_k; i_k = 1, 2, 3, \dots, n; E_k \in S_{i_k}\}$  در این صورت  $\Phi$  رابطه انتقال دهنده هر برچسب کیفی به کلاس  $S_m$  است و داریم:

روش‌های معمول فازی نیز امکان‌پذیر است. اما مقایسه بردارهای موجود در مجموعه‌های دوم و سوم تنها با استفاده از روش QAOM امکان‌پذیر است. در مجموعه اول عناصر هر بردار دارای کلاس‌های متفاوتی است اما عناصر متناظر در بردارهای مختلف دارای کلاس‌های یکسان است. نتایج حاصل، یکسان بودن رتبه‌بندی روش اجل و همکاران (۲۰۱۲) با روش پیشنهادی را نشان می‌دهد. اما در مجموعه سوم، عناصر هر بردار و عناصر متناظر در سایر بردارها دارای کلاس‌های متفاوتی است که در این حالت تنها با استفاده از روش پیشنهادی می‌توان بردارها را مورد مقایسه قرار داد.

$$1) \mathbb{E}_1 > \mathbb{E}_2 \Leftrightarrow d(\mathbb{E}_1, \mathbb{E}^*) > d(\mathbb{E}_2, \mathbb{E}^*)$$

$$2) \mathbb{E}_1 \sim \mathbb{E}_2 \Leftrightarrow d(\mathbb{E}_1, \mathbb{E}^*) = d(\mathbb{E}_2, \mathbb{E}^*)$$

که در آن  $>$  و  $\sim$  به ترتیب ارجحیت بیشتر و هم‌ارزی است. به‌عنوان مثال، اگر  $\mathbb{E}^* = \{B_7^7, B_7^7, B_7^7, B_7^7\}$  یک بردار ۴ بعدی از برچسب‌های کیفی در کلاس  $S_7$  باشد، سه مجموعه بردار از برچسب‌های کیفی در کلاس  $S_7$  را در نظر بگیرید که در جدول (۱) آمده است. با توجه به داده‌های موجود در جدول (۱)، مجموعه اول شامل بردارهایی از برچسب‌های کیفی اساسی و همگی در کلاس  $S_7$  است واضح است که مقایسه بردارها، علاوه بر روش QAOM از

جدول (۱). مقایسه بردارهایی از برچسب‌های کیفی با سطوح مختلف عدم قطعیت

مقایسه بردارها در روش اجل و همکاران (۲۰۱۲)		مقایسه بردارها در روش پیشنهادی	
$\mathbb{E}_1 > \mathbb{E}_3 > \mathbb{E}_2$	$d(\mathbb{E}_1, \mathbb{E}^*) = 16.55$ $d(\mathbb{E}_2, \mathbb{E}^*) = 9.59$ $d(\mathbb{E}_3, \mathbb{E}^*) = 11.83$	$\mathbb{E}_1 > \mathbb{E}_3 > \mathbb{E}_2$	$d(\mathbb{E}_1, \mathbb{E}^*) = 16.55$ $d(\mathbb{E}_2, \mathbb{E}^*) = 9.59$ $d(\mathbb{E}_3, \mathbb{E}^*) = 11.83$
$\mathbb{E}_1 > \mathbb{E}_2 > \mathbb{E}_3$	$d(\mathbb{E}_1, \mathbb{E}^*) = 9.11$ $d(\mathbb{E}_2, \mathbb{E}^*) = 9.06$ $d(\mathbb{E}_3, \mathbb{E}^*) = 8.72$	$\mathbb{E}_1 > \mathbb{E}_2 > \mathbb{E}_3$	$d(\mathbb{E}_1, \mathbb{E}^*) = 9.11$ $d(\mathbb{E}_2, \mathbb{E}^*) = 9.06$ $d(\mathbb{E}_3, \mathbb{E}^*) = 8.72$
$\mathbb{E}_3 > \mathbb{E}_1 > \mathbb{E}_2$	$d(\mathbb{E}_1, \mathbb{E}^*) = 11.09$ $d(\mathbb{E}_2, \mathbb{E}^*) = 10.82$ $d(\mathbb{E}_3, \mathbb{E}^*) = 12.24$	-	$d(\mathbb{E}_1, \mathbb{E}^*) = 11.09$ $d(\mathbb{E}_2, \mathbb{E}^*) = 10.82$ $d(\mathbb{E}_3, \mathbb{E}^*) = 12.24$

فوق، روش پیشنهادی برای مسأله تصمیم‌گیری چندشاخصه، طی گام‌های زیر ارائه می‌شود.

#### گام اول: تشکیل ماتریس تصمیم با کلاس مشترک

در این گام، ابتدا، در بین عناصر ماتریس تصمیم  $D = [Q_{tk}^{i}]_{T \times K}$  کلاس برچسب کیفی با بالاترین رده کلاس را جستجو می‌کنیم سپس با استفاده از تعریف ۷، سایر برچسب‌های کیفی را به این رده کلاس منتقل می‌کنیم. فرض کنیم  $\mathfrak{m}$  ماکزیمم رده کلاس‌های برچسب‌های کیفی در ماتریس تصمیم باشد، اگر  $i, p, q = \mathfrak{m}$  که  $p \in \{1, 2, \dots, K\}$  و  $q \in \{1, 2, \dots, T\}$  قرار می‌دهیم  $Q_{tk}^{i, pq} = Q_{tk}^{\mathfrak{m}} \in S_{\mathfrak{m}}$  در این صورت همه برچسب‌های کیفی در ماتریس تصمیم در کلاس  $S_{\mathfrak{m}}$  قرار می‌گیرند. بنابراین، ماتریس تصمیم با کلاس مشترک  $D_{\mathfrak{m}} = [Q_{tk}^{\mathfrak{m}}]_{T \times K}$  تشکیل می‌شود.

#### گام دوم: تعیین وزن شاخص‌ها با استفاده از روش آنتروپی در فضای QAOM

برای تعیین وزن شاخص‌ها از مفهوم آنتروپی در فضای QAOM استفاده می‌شود برای این منظور فرض کنید  $Q_{tk}$  ارزش  $k$ امین شاخص از  $t$ امین گزینه باشد، با استفاده از تعریف ۶ و مفهوم آنتروپی شانون داریم:

$$H(Q_k) = -\frac{1}{\ln(T)} \sum_{t=1}^T \ln(\mu(Q_{tk})) \cdot \mu(Q_{tk}) \quad (12)$$

میزان عدم اطمینان یا درجه انحراف به‌صورت زیر محاسبه می‌شود.

$$d_k = 1 - H(Q_k) \quad (13)$$

و در نهایت وزن شاخص  $Q_k$  بدین صورت محاسبه می‌شود.

#### ۳. تصمیم‌گیری چندشاخصه در فضای QAOM

در این بخش، مراحل روش تصمیم‌گیری چندشاخصه در فضای QAOM تشریح می‌گردد. یک مسأله تصمیم‌گیری با  $K$  شاخص  $C_1, C_2, \dots, C_K$ ،  $T$  گزینه  $A_1, A_2, \dots, A_T$  و بردار اوزان شاخص‌های  $W = \{w_1, w_2, \dots, w_K\}$  را در نظر بگیرید، فرض کنید  $Q_{tk}^{i}$  یک برچسب کیفی برای تعیین ارزش  $k$ امین شاخص از  $t$ امین گزینه باشد که براساس نظر تصمیم‌گیرنده از کلاس  $S_{i,tk}$  انتخاب شده است. این بدان معنی است که هر یک از عناصر ماتریس تصمیم می‌توانند از یک کلاس مجزا انتخاب شوند. موضوعی که به‌عنوان یک محدودیت در روش اجل و همکاران (۲۰۱۲) مشهود است، و باعث پوشش عدم قطعیت موجود در نظرات تصمیم‌گیرندگان در هر سطحی از دقت و دانش می‌شود. بنابراین، ماتریس تصمیم حاصل، به‌شکل زیر تشکیل می‌شود.

$$D = \begin{matrix} & C_1 & C_2 & \dots & C_K \\ \begin{matrix} A_1 \\ A_2 \\ \vdots \\ A_s \\ \vdots \\ A_T \end{matrix} & \begin{bmatrix} Q_{11}^{i_{11}} & Q_{12}^{i_{12}} & \dots & Q_{1K}^{i_{1K}} \\ Q_{21}^{i_{21}} & Q_{22}^{i_{22}} & \dots & Q_{2K}^{i_{2K}} \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ Q_{s1}^{i_{s1}} & Q_{s2}^{i_{s2}} & \dots & Q_{sK}^{i_{sK}} \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ Q_{T1}^{i_{T1}} & Q_{T2}^{i_{T2}} & \dots & Q_{TK}^{i_{TK}} \end{bmatrix} & \end{matrix},$$

جایی که  $i_{tk} \in \{1, 2, \dots, n\}$  و  $Q_{tk}^{i_{tk}}$  یک برچسب کیفی برای تعیین ارزش  $k$ امین شاخص از  $t$ امین گزینه است و براساس نظر تصمیم‌گیرنده (سطح دانش تصمیم‌گیرنده) از یک کلاس مجزا برای  $k$ امین شاخص از  $t$ امین گزینه یعنی  $S_{i_{tk}}$  در نظر گرفته شده است. بنابراین با توجه به اطلاعات

پس از تحلیل مسأله و انجام گام‌های متوالی روش پیشنهادی، نتایج حاصل با روش اجل و همکاران (۲۰۱۲) مقایسه می‌شوند. پس از تأیید صحت عملکرد روش پیشنهادی، یک مثال واقعی برای انتخاب بهترین تأمین کننده مطرح می‌شود. ساختار داده‌ها در این مثال به گونه‌ای است که از کلاس‌های متفاوت برای ارزش‌گذاری هر شاخص در هر گزینه استفاده شده است، این موضوع به دلیل تفاوت دانش و اطلاعات تصمیم‌گیرنده در هر شاخص از ماتریس تصمیم است.

#### ۴-۱. مثال کاربردی ۱

در این بخش مثال کاربردی اجل و همکاران (۲۰۱۲) به عنوان مثال کاربردی ۱ در نظر گرفته شده است، در این مثال پروژه احداث خط جدید مترو شهر بارسلونا با دو گزینه مطرح شد. گزینه اول ( $A_1$ )، ساخت تونل به قطر ۱۲ متر با ایستگاه‌های داخلی، و گزینه دوم ( $A_2$ )، ساخت تونل ۹ متری با ایستگاه‌های بالاتر از سطح زمین در نظر گرفته شد. برای این مسأله با هشت شاخص مواجه هستیم:  $C_1$ : هزینه ساخت‌وساز،  $C_2$ : راحتی ایستگاه‌ها،  $C_3$ : راحتی ورودی و خروج،  $C_4$ : ظرفیت تخلیه،  $C_5$ : مقاومت در برابر آتش‌سوزی،  $C_6$ : اثرات تهدیدی کارگاه،  $C_7$ : پسماندهای تولید شده و  $C_8$ : مزاحمت برای همسایگان. این شاخص‌هایی است که توسط تیم مهندسی جمع‌آوری شده است و کارشناس تصمیم‌گیرنده، توضیحات زبانی برای شاخص‌ها را به صورت برچسب‌های کیفی در مقیاس‌های مختلف ارائه داده است، اما برای هر شاخص از یک مقیاس مشترک استفاده شده است. که در جدول (۲) قابل مشاهده است. در این مثال،

$w = (0.3, 0.187, 0.112, 0.066, 0.066, 0.066, 0.066, 0.133)$   
 بردار اوزان برای شاخص‌ها با استفاده از روش AHP محاسبه شده است (اجل و همکاران، ۲۰۱۲ را ببینید).

در این مثال ارزش شاخص‌های  $C_1$ ،  $C_2$  و  $C_5$  از کلاس  $S_5$ ، شاخص‌های  $C_3$ ،  $C_4$ ،  $C_7$  و  $C_8$  از کلاس  $S_4$  و شاخص  $C_6$  از کلاس  $S_6$  در نظر گرفته شده است. حال با توجه به اطلاعات موجود، روش پیشنهادی برای تحلیل این مثال طی گام‌های زیر انجام می‌شود.

**گام اول:** تشکیل ماتریس تصمیم با کلاس مشترک. با توجه به جدول (۲)، برچسب کیفی با بالاترین رده کلاس، در کلاس  $S_6$  وجود دارد بنابراین  $m = 6$ ، حال با استفاده از رابطه (۸) ماتریس تصمیم با کلاس مشترک  $D_m$  مطابق جدول (۳) تشکیل می‌شود و با استفاده از رابطه (۴) ماتریس تصمیم موقعیت هریک از برچسب‌های کیفی محاسبه می‌شود که در جدول (۴) قابل مشاهده است.

**گام دوم:** تعیین وزن شاخص‌ها. در این مثال وزن شاخص‌ها به صورت  $w = (0.3, 0.187, 0.112, 0.066, 0.066, 0.066, 0.066, 0.133)$  در نظر گرفته شد.

**گام سوم:** تعیین راه‌حل‌های ایده‌آل و ضد ایده‌آل. در این گام، بردار ایده‌آل به صورت بردار هشت عنصری  $A^+ = (B_6^6, B_6^6, \dots, B_6^6)$  و بردار ضد ایده‌آل به صورت بردار هشت عنصری  $A^- = (B_1^6, B_1^6, \dots, B_1^6)$  مشخص می‌شوند.

$$w_k = \frac{d_k}{\sum_{k=1}^K d_k}; \sum_{k=1}^K w_k = 1 \quad (14)$$

**گام سوم:** تعیین راه‌حل‌های ایده‌آل و ضد ایده‌آل  
 بردار  $K$  بعدی ایده‌آل به صورت  $A^+ = \{B_m^m, B_m^m, \dots, B_m^m\}$  و بردار  $K$  بعدی ضد ایده‌آل به صورت  $A^- = \{B_1^m, B_1^m, \dots, B_1^m\}$  مشخص می‌شوند.

**گام چهارم:** محاسبه فاصله وزنی گزینه‌ها از راه‌حل‌های ایده‌آل و ضد ایده‌آل

با استفاده از روابط (۹)، (۱۰) و (۱۱)، فاصله وزنی گزینه‌ها از راه‌حل‌های ایده‌آل و ضد ایده‌آل به صورت زیر محاسبه می‌شوند.

$$\begin{aligned} d_w(A_t, A^+) &= d_w(\{Q_{t1}^m, Q_{t2}^m, \dots, Q_{tk}^m\}, \{B_m^m, B_m^m, \dots, B_m^m\}) \\ &= d_w(X_t, Y^+) \\ &= \left[ \sum_{k=1}^K w_k \sum_{r=2k-1}^{2k} (X_{tr} - Y_r^+)^2 \right]^{1/2} \end{aligned} \quad (15)$$

که در آن:

$$X_t = L(A_t) = \left\{ 0, \sum_{s=ut^1+1}^m \mu(Q_{t1}^m), 0, \sum_{s=ut^2+1}^m \mu(Q_{t2}^m), \dots, 0, \sum_{s=ut^k+1}^m \mu(Q_{tk}^m) \right\}$$

$$Y^+ = L(A^+) = \{-(m-1), 0, -(m-1), 0, \dots, -(m-1), 0\}$$

جایی که  $d_w(A_t, A^+)$  فاصله وزنی گزینه  $t$ ام از راه‌حل ایده‌آل است.

$$\begin{aligned} d_w(A_t, A^-) &= d_w(\{Q_{t1}^m, Q_{t2}^m, \dots, Q_{tk}^m\}, \{B_1^m, B_1^m, \dots, B_1^m\}) \\ &= d_w(X_t, Y^-) = \left[ \sum_{k=1}^K w_k \sum_{r=2k-1}^{2k} (X_{tr} - Y_r^-)^2 \right]^{1/2} \end{aligned} \quad (16)$$

که در آن  $Y^- = L(A^-) = \{0, (m-1), 0, (m-1), \dots, 0, (m-1)\}$  جایی که  $d_w(A_t, A^-)$  فاصله وزنی گزینه  $t$ ام از راه‌حل ضد ایده‌آل است.

**گام پنجم:** محاسبه ضریب نزدیکی نسبی

در این گام با استفاده از رابطه زیر ضریب نزدیکی نسبی گزینه‌ها محاسبه می‌شوند.

$$CC_t = \frac{d_w(A_t, A^-)}{d_w(A_t, A^+) + d_w(A_t, A^-)} \quad (17)$$

**گام ششم:** رتبه‌بندی گزینه‌ها بر اساس ضریب نزدیکی نسبی

به عنوان مثال، دو مجموعه از داده‌های مربوط به مطالعه افسردگان و همکاران (۲۰۱۵) و افسردگان و همکاران (۲۰۱۵).

#### ۴. مثال‌های کاربردی

در این بخش، برای تأیید صحت عملکرد روش پیشنهادی، یک مثال کاربردی ارائه شده به وسیله اجل و همکاران (۲۰۱۲) با استفاده از روش پیشنهادی مورد ارزیابی قرار می‌گیرد. در این مثال، به دلیل وجود محدودیت روش اجل و همکاران (۲۰۱۲)، کلاس‌های یکسانی برای ارزش‌گذاری هر شاخص در نظر گرفته شده است.

$$d_w(A_1, A^-) = d_w(\{Q_{t1}^6, Q_{t2}^6, \dots, Q_{tk}^6\}, \{B_1^6, B_1^6, \dots, B_1^6\})$$

$$= \left[ \sum_{k=1}^8 w_k \sum_{r=2k-1}^{2k} (X_{1r} - Y_r^-)^2 \right]^{1/2}$$

$$= [0.3(-2-0)^2 + 0.3(1-5)^2 + 0.187(-2-0)^2 + 0.187(2-5)^2 + 0.112(-1-0)^2 + 0.112(1-5)^2 + 0.066(-2-0)^2 + 0.066(1-5)^2 + 0.066(-2-0)^2 + 0.066(2-5)^2 + 0.066(-1-0)^2 + 0.066(3-5)^2 + 0.066(-2-0)^2 + 0.066(1-5)^2 + 0.133(0-0)^2 + 0.133(2-5)^2]^{1/2} = 4.63$$

گام پنجم: محاسبه ضریب نزدیکی نسبی. در این گام با استفاده از رابطه ۱۷ ضریب نزدیکی نسبی گزینه‌ها محاسبه می‌شوند، که در جدول (۵) قابل مشاهده است.

گام ششم: رتبه‌بندی گزینه‌ها براساس ضریب نزدیکی نسبی. با توجه به نتایج حاصل در جدول (۶)، و مقایسه نتایج حاصل در جدول (۶) ملاحظه می‌شود در هر دو روش رتبه‌بندی گزینه‌ها به صورت  $A_1 > A_2$  می‌باشد.

گام چهارم: محاسبه فاصله وزنی گزینه‌ها از راه‌حل‌های ایده‌آل و ضد ایده‌آل. در این گام، با استفاده از روابط (۹)، (۱۰) و (۱۱) فاصله وزنی بردارهای هشت بعدی گزینه‌ها از راه‌حل‌های ایده‌آل و ضد ایده‌آل محاسبه می‌شوند که نتایج حاصل در جدول (۵) آمده است، به عنوان مثال:

$$d_w(A_1, A^+) = d_w((Q_{11}^6, Q_{12}^6, \dots, Q_{17}^6), (B_6^6, B_6^6, \dots, B_6^6))$$

$$= d_w(X_1, Y^+)$$

$$= \left[ \sum_{k=1}^8 w_k \sum_{r=2k-1}^{2k} (X_{1r} - Y_r^+)^2 \right]^{1/2}$$

$$= [0.3(-2+5)^2 + 0.3(1-0)^2 + 0.187(-2+5)^2 + 0.187(2-0)^2 + 0.112(-1+5)^2 + 0.112(1-0)^2 + 0.066(-2+5)^2 + 0.066(1-0)^2 + 0.066(-2+5)^2 + 0.066(2-0)^2 + 0.066(-1+5)^2 + 0.066(3-0)^2 + 0.066(-2+5)^2 + 0.066(1-0)^2 + 0.133(0+5)^2 + 0.133(2-0)^2]^{1/2} = 3.87$$

9

جدول (۲). ماتریس تصمیم براساس نظر تصمیم‌گیرنده در مثال کاربردی ۱

شاخص‌ها								گزینه‌ها
$C_8$	$C_7$	$C_6$	$C_5$	$C_4$	$C_3$	$C_2$	$C_1$	
$[B_1^4, B_2^4]$	$B_3^4$	$[B_2^6, B_3^6]$	$B_3^5$	$B_3^4$	$[B_2^4, B_3^4]$	$B_3^5$	$B_4^5$	$A_1$
$[B_1^4, B_2^4]$	$[B_2^4, B_3^4]$	$[B_3^6, B_4^6]$	$B_1^5$	$B_3^4$	$B_3^4$	$B_4^5$	$[B_1^5, B_2^5]$	$A_2$

جدول (۳). ماتریس تصمیم با کلاس مشترک در مثال کاربردی ۱

شاخص‌ها								گزینه‌ها
$C_8$	$C_7$	$C_6$	$C_5$	$C_4$	$C_3$	$C_2$	$C_1$	
$[B_1^6, B_4^6]$	$[B_3^6, B_5^6]$	$[B_2^6, B_3^6]$	$[B_3^6, B_4^6]$	$[B_3^6, B_5^6]$	$[B_2^6, B_5^6]$	$[B_3^6, B_4^6]$	$[B_4^6, B_5^6]$	$A_1$
$[B_1^6, B_4^6]$	$[B_2^6, B_5^6]$	$[B_3^6, B_4^6]$	$[B_1^6, B_2^6]$	$[B_3^6, B_5^6]$	$[B_3^6, B_5^6]$	$[B_4^6, B_5^6]$	$[B_1^6, B_3^6]$	$A_2$

جدول (۴). ماتریس تصمیم موقعیت برچسب‌های کیفی در مثال کاربردی ۱

شاخص‌ها								گزینه‌ها
$C_8$	$C_7$	$C_6$	$C_5$	$C_4$	$C_3$	$C_2$	$C_1$	
(0,2)	(-2,1)	(-1,3)	(-2,2)	(-2,1)	(-1,1)	(-2,2)	(-3,1)	$A_1$
(0,2)	(-1,1)	(-2,2)	(0,4)	(-2,1)	(-2,1)	(-2,1)	(0,3)	$A_2$

جدول (۵). فاصله گزینه‌ها از راه‌حل‌های ایده‌آل و ضد ایده‌آل و ضریب نزدیکی نسبی گزینه‌ها در مثال کاربردی ۱

گزینه‌ها	فاصله از ایده‌آل	فاصله از ضد ایده‌آل	ضریب نزدیکی نسبی
$A_1$	۳/۸۷	۳/۹۲	۰/۵۰۳
$A_2$	۴/۶۳	۳/۵۶	۰/۴۳۵

جدول (۶). مقایسه نتایج حاصل از روش پیشنهادی و روش اجل و همکاران (۲۰۱۲)

مقایسه روش‌ها	مقیاس نهایی مقایسه گزینه $A_1$	مقیاس نهایی مقایسه گزینه $A_2$	رتبه‌بندی نهایی
روش اجل و همکاران (۲۰۱۲)	۰/۵۰۳	۰/۴۳۵	$A_1 > A_2$
روش پیشنهادی	۴/۶۳	۳/۵۶	$A_1 > A_2$

۴-۲. مثال کاربردی ۲

در این بخش یک مثال واقعی به عنوان مثال کاربردی ۲ مورد تحلیل قرار می گیرد. یک شرکت نوآور جوان (دانش بنیان) که به تولید آزمایشگاهی دستگاهی برای دفع پسماندهای بیمارستانی دست یافته است برای تولید محصول خود در مقیاس تجاری، نیاز به تأمین برخی قطعات دارد. در این میان، برای تأمین نوعی قطعه الکترونیکی خاص برای استفاده در قسمت برنامه ریزی و هدایت دستگاه، سه شرکت  $(A_1, A_2, A_3)$ ، شناسایی شده است، با وجود اطلاعات محدود نسبت به برخی جنبه های تأمین کنندگان، شرکت تصمیم گرفته تا مناسب ترین تأمین کننده را از میان این سه شرکت انتخاب کند. پس از انجام مطالعات و بررسی های لازم توسط مدیریت شرکت نوآور جوان، و با استخراج شاخص های حاصل از مطالعات کتابخانه ای و مشورت با اعضای هیات مدیره شرکت، هفت شاخص برای انتخاب تأمین کننده مدنظر قرار گرفت، که عبارتند از: قیمت  $(C_1)$ ، کیفیت  $(C_2)$ ، تحویل به موقع  $(C_3)$ ، تکنولوژی ساخت  $(C_4)$ ، ریسک  $(C_5)$ ، پشتیبانی  $(C_6)$  و اعتبار  $(C_7)$ . با توجه به محدودیت اطلاعات جمع آوری شده و ابهام موجود در شاخص های مختلف تأمین کنندگان، در نهایت ماتریس تصمیم به صورت جدول (۷) تشکیل و مبنای تصمیم گیری قرار گرفت. پس از بررسی های مختلف داده های موجود در جدول تصمیم گیری تعیین گردید. با بررسی داده های موجود در جدول (۷) ملاحظه می شود که علاوه بر اینکه مقیاس استفاده شده در هر شاخص دارای کلاس متفاوتی است (مانند مثال کاربردی ۱)، این تفاوت مقیاس برای یک شاخص ثابت در گزینه های متفاوت نیز وجود دارد. حال با توجه به اطلاعات حاصل شده، روش پیشنهادی برای ارزیابی مسأله مورد نظر طی گام های زیر انجام می شود.

**گام اول:** تشکیل ماتریس تصمیم با کلاس مشترک. با توجه به جدول (۷)، برچسب کیفی با بالاترین رده کلاس، در کلاس  $S_7$  وجود دارد بنابراین  $m = 7$ ، حال با استفاده از رابطه (۸) ماتریس تصمیم با کلاس مشترک  $D_m$  مطابق جدول (۸) تشکیل می شود و با استفاده از رابطه (۴) موقعیت هریک از برچسب های کیفی محاسبه می شود که در جدول (۹) قابل مشاهده است. در این مسأله شاخص های  $C_1$  و  $C_5$  منفی و سایر شاخص ها مثبت هستند، بنابراین هنگام محاسبه موقعیت هریک از این شاخص ها ابتدا، با استفاده از رابطه (۶)، برچسب کیفی قرینه آن ها را محاسبه می کنیم تا جنبه مثبت پیدا کنند، سپس با استفاده از رابطه (۴) موقعیت برچسب های کیفی حاصل را به دست می آوریم.

**گام دوم:** تعیین وزن شاخص ها با استفاده از روش آنتروپی در فضای QAOM. برای تعیین وزن شاخص ها، ابتدا با استفاده از تعریف ۲،

مقدار نرمالیزه شده عناصر ماتریس تصمیم محاسبه می شود سپس با استفاده از تعریف ۴، وزن شاخص ها به دست می آید، که در جدول (۱۰) قابل مشاهده است.

**گام سوم:** تعیین راه حل های ایده آل و ضد ایده آل. در این گام، بردار ایده آل به صورت  $A^+ = \{B_7^+, B_7^+, \dots, B_7^+\}$  و بردار ضد ایده آل به صورت  $A^- = \{B_1^-, B_1^-, \dots, B_1^-\}$  مشخص می شوند.

**گام چهارم:** محاسبه فاصله وزنی گزینه ها از راه حل های ایده آل و ضد ایده آل. در این گام، با استفاده از روابط (۹) و (۱۰)، فاصله وزنی بردارهای  $Y$  بعدی هر گزینه از راه حل های ایده آل و ضد ایده آل محاسبه می شوند که نتایج حاصل در جدول (۱۱) آمده است، به عنوان مثال:

$$d_w(A_1, A^+) = d_w(\{Q_{11}^7, Q_{12}^7, \dots, Q_{17}^7\}, \{B_7^+, B_7^+, \dots, B_7^+\}) = d_w(X_1, Y^+) = \left[ \sum_{k=1}^K w_k \sum_{r=2k-1}^{2k} (X_{1r} - Y_r^+)^2 \right]^{1/2} = [0.124(-2+6)^2 + 0.124(1-0)^2 + 0.024(0+6)^2 + 0.024(1-0)^2 + 0.054(-2+6)^2 + 0.054(2-0)^2 + 0.133(-3+6)^2 + 0.133(0-0)^2 + 0.016(0+6)^2 + 0.016(0-0)^2 + 0.276(-4+6)^2 + 0.276(1-0)^2 + 0.372(-3+6)^2 + 0.372(2-0)^2]^{1/2} = 3.476$$

$$d_w(A_1, A^-) = d_w(\{Q_{11}^m, Q_{12}^m, \dots, Q_{1K}^m\}, \{B_1^-, B_1^-, \dots, B_1^-\}) = \left[ \sum_{k=1}^K w_k \sum_{r=2k-1}^{2k} (X_{1r} - Y_r^-)^2 \right]^{1/2} = [0.124(-2-0)^2 + 0.124(1-6)^2 + 0.024(0+0)^2 + 0.024(1-6)^2 + 0.054(-2+0)^2 + 0.054(2-6)^2 + 0.133(-3+0)^2 + 0.133(0-6)^2 + 0.016(0+0)^2 + 0.016(0-6)^2 + 0.276(-4+0)^2 + 0.276(1-6)^2 + 0.372(-3+0)^2 + 0.372(2-6)^2]^{1/2} = 5.699$$

**گام پنجم:** محاسبه ضریب نزدیکی نسبی. در این گام با استفاده از رابطه (۱۷)، ضریب نزدیکی نسبی گزینه ها محاسبه می شوند، که در جدول (۱۱) قابل مشاهده است.

**گام ششم:** رتبه بندی گزینه ها براساس ضریب نزدیکی نسبی. با توجه به نتایج حاصل و موجود در جدول (۱۱)، رتبه بندی گزینه ها به صورت  $A_1 > A_3 > A_2$  می باشد. بنابراین گزینه  $A_1$  به عنوان بهترین گزینه انتخاب می شود.

جدول (۷). ماتریس تصمیم براساس نظر تصمیم گیرنده در مثال کاربردی ۲

شاخص ها							گزینه ها
$C_7$	$C_6$	$C_5$	$C_4$	$C_3$	$C_2$	$C_1$	
$[B_4^7, B_5^7]$	$[B_5^7, B_6^7]$	؟	$[B_4^5, B_5^5]$	$[B_3^7, B_5^7]$	$[B_1^7, B_6^7]$	$[B_2^7, B_5^7]$	$A_1$
$[B_3^7, B_4^7]$	$[B_6^7]$	$[B_1^7, B_6^7]$	$[B_4^7, B_6^7]$	$[B_7^7, B_6^7]$	$[B_2^5, B_4^5]$	$[B_3^7, B_6^7]$	$A_2$
$[B_3^7, B_6^7]$	$[B_5^7, B_6^7]$	؟	$[B_3^5, B_5^5]$	$[B_4^6, B_6^6]$	$[B_2^3]$	$[B_1^7, B_6^7]$	$A_3$



جدول (۸). ماتریس تصمیم با کلاس مشترک در مثال کاربردی ۲

شاخص‌ها							گزینه‌ها
$C_7$	$C_6$	$C_5$	$C_4$	$C_3$	$C_2$	$C_1$	
$[B_4^7, B_5^7]$	$[B_5^7, B_6^7]$	$[B_1^7, B_7^7]$	$[B_4^7, B_7^7]$	$[B_3^7, B_5^7]$	$[B_1^7, B_6^7]$	$[B_3^7, B_6^7]$	$A_1$
$[B_3^7, B_4^7]$	$[B_6^7]$	$[B_2^7, B_7^7]$	$[B_4^7, B_6^7]$	$[B_3^7, B_6^7]$	$[B_2^7, B_6^7]$	$[B_2^7, B_5^7]$	$A_2$
$[B_3^7, B_6^7]$	$[B_5^7, B_6^7]$	$[B_1^7, B_7^7]$	$[B_3^7, B_7^7]$	$[B_4^7, B_7^7]$	$[B_2^7, B_6^7]$	$[B_2^7, B_7^7]$	$A_3$

جدول (۹). ماتریس تصمیم موقعیت برچسب‌های کیفی در مثال کاربردی ۲

شاخص‌ها							گزینه‌ها
$C_7$	$C_6$	$C_5$	$C_4$	$C_3$	$C_2$	$C_1$	
(-3,2)	(-4,1)	(0,0)	(-3,0)	(-2,2)	(0,1)	(-2,1)	$A_1$
(-2,3)	(-5,1)	(-1,0)	(-3,1)	(-2,1)	(-1,1)	(-1,2)	$A_2$
(-2,1)	(-4,1)	(0,0)	(-2,0)	(-3,0)	(-1,1)	(-1,0)	$A_3$

جدول (۱۰). مقادیر نرمالیزه شده برچسب‌های کیفی و وزن شاخص‌های تصمیم در مثال کاربردی ۲

شاخص‌ها							گزینه‌ها
$C_7$	$C_6$	$C_5$	$C_4$	$C_3$	$C_2$	$C_1$	
۰/۲۵۰۰	۰/۴۰۰۰	۰/۳۵۰۰	۰/۳۳۳۳	۰/۲۷۲۷	۰/۳۷۵۰	۰/۲۸۵۷	$A_1$
۰/۲۵۰۰	۰/۲۰۰۰	۰/۳۰۰۰	۰/۲۵۰۰	۰/۳۶۳۶	۰/۳۱۲۵	۰/۲۸۵۷	$A_2$
۰/۵۰۰۰	۰/۴۰۰۰	۰/۳۵۰۰	۰/۴۱۶۷	۰/۳۶۳۶	۰/۳۱۲۵	۰/۴۲۸۶	$A_3$
۰/۳۷۲	۰/۲۷۶	۰/۰۱۶	۰/۱۳۳	۰/۰۵۴	۰/۰۲۴	۰/۱۲۴	$w_k$

جدول (۱۱). فاصله گزینه‌ها از راه‌حل‌های ایده‌آل و ضد ایده‌آل و ضریب نزدیکی نسبی گزینه‌ها در مثال کاربردی ۲

گزینه‌ها	فاصله از ایده‌آل	فاصله از ضد ایده‌آل	ضریب نزدیکی نسبی
$A_1$	۳/۴۷۶	۵/۶۹۹	۰/۶۲۱
$A_2$	۴/۰۹۱	۵/۲۹۹	۰/۵۶۴
$A_3$	۳/۸۲۶	۵/۹۷۳	۰/۶۰۹

### ۵. بحث و نتیجه‌گیری

انتخاب بهترین تأمین‌کننده به‌دلیل تأثیر بر سودآوری و حفظ موقعیت رقابتی، یکی از مهمترین تصمیمات سازمان‌هاست که به‌دلیل چندشاخصه بودن، بیشتر با استفاده از روش‌های MADM انجام می‌شود. عدم قطعیت موجود در شاخص‌ها به‌دلیل کمبود اطلاعات یا دانش کافی از مهمترین چالش‌ها در مدل‌سازی تصمیم‌گیری است. در بیشتر مطالعات، روش‌های مبتنی بر تئوری فازی برای مقابله با این عدم قطعیت استفاده شده است. اما گاهی این روش‌ها پوشش کاملی بر عدم قطعیت عمیق موجود در مسائل دنیای واقعی ایجاد نمی‌کنند. عدم قطعیت عمیق به لحاظ عدم وجود اطلاعات و دانش کافی مشکلی است که برخی از مدیران بخصوص مدیران شرکت‌های جوان با آن مواجه هستند، با این وجود اقدام به تصمیم‌گیری برای آن‌ها گریزناپذیر است.

روش QR یکی از روش‌هایی است که سطوح مختلفی از عدم قطعیت را پشتیبانی می‌کند. در همین راستا در مطالعه حاضر، یک روش MADM در محیط QR پیشنهاد شد، به‌طوری‌که، علاوه بر پشتیبانی از عدم قطعیت موجود در ارزش‌های چند مقیاسی برای شاخص‌های مختلف (روش اجل و همکاران (۲۰۱۲))، از عدم قطعیت موجود در ارزش‌های چندمقیاسی برای هر شاخص در گزینه‌های مختلف را نیز پشتیبانی می‌کند. همچنین برای تعیین وزن شاخص‌ها در فضای QAOM، روش انترپوی در این فضا طراحی گردید. بر این

اساس، ابتدا فضای QAOM شامل، مفاهیم اولیه و تعاریف مورد نیاز تشریح شد و بر مبنای آن روش پیشنهادی طی گام‌های متوالی طراحی گردید. برای تأیید صحت روش پیشنهادی، علاوه بر مقایسه ارجحیت ۳ بردار مختلف در بخش ۲، ابتدا مثال کاربردی اجل و همکاران (۲۰۱۲)، مورد ارزیابی قرار گرفت. نتایج حاصل از به‌کارگیری روش پیشنهادی، یکسان بودن رتبه‌بندی با روش اجل و همکاران (۲۰۱۲) را نشان داد، که صحت عملکرد روش پیشنهادی در این مقایسه مورد تأیید قرار گرفت. اما، در مثال کاربردی ۲ مسأله انتخاب تأمین‌کننده برتر در یک شرکت نوآور جوان مورد ارزیابی قرار گرفت، شرایط حاکم بر مسأله به‌گونه‌ای بود که برای هر شاخص در ماتریس تصمیم، مقیاس ارزش‌گذاری منحصربفردی در نظر گرفته شد و این موضوع به معنای حاکم بودن عدم قطعیت عمیق‌تر بر شاخص‌های تصمیم‌گیری است. در این حالت امکان استفاده از روش اجل و همکاران (۲۰۱۲) و مطالعات پیشین، امکان‌پذیر نبود اما روش پیشنهادی به‌گونه‌ای مدل‌سازی شد تا قابلیت حل این‌گونه مسائل را داشته باشد. پس از ارزیابی مثال کاربردی ۲، نتایج حاصل نشان داد که روش پیشنهادی قادر است مسائلی در سطوح بالاتری از عدم قطعیت را نسبت به روش‌های پیشین پشتیبانی کند. هرچند روش پیشنهادی می‌تواند مسائلی با این شرایط از عدم قطعیت را ارزیابی کند اما برای پوشش بیشتر مسائل گوناگون در حوزه MADM، نیاز به توسعه این روش به‌خصوص در تصمیم‌گیری گروهی است که به‌عنوان مطالعات آتی

پیشنهاد می‌شود.

## مراجع

- approaches for the strategic supplier selection problem, *Expert Systems with Applications*, 42(7): 3342–3346. (10.1016/j.eswa.2014.12.014)
- [14] Rezaei, J., Fahim, P. B. M., Tavasszy, L. (2014). Supplier selection in the airline retail industry using a funnel methodology: Conjunctive screening method and fuzzy AHP, *Expert Systems with Applications*, 41(18): 8165–8179. (10.1016/j.eswa.2014.07.005)
- [15] De, A., Kundu, P., Das, S., Kar, S. (2020). A ranking method based on interval type-2 fuzzy sets for multiple attribute group decision making, *Soft Comp.*, vol. 24, 131–154, 2020. (10.1109/ICMLC.2008.4620968)
- [16] Zhong, L., Yao, L. (2017). An ELECTRE I-based multi-criteria group decision making method with interval type-2 fuzzy numbers and its application to supplier selection, *Applied Soft Computing*, 57: 556–576. (10.1016/j.asoc.2017.04.001)
- [17] Qin, J., Liu, X., Pedrycz, W. (2017). An extended TODIM multi-criteria group decision-making method for green supplier selection in interval type-2 fuzzy environment, *European Journal of Operations Research*, 258: 626–638. (10.1016/j.ejor.2016.09.059)
- [18] Sang, X., Liu, X. (2016). An interval type-2 fuzzy sets-based TODIM method and its application to green supplier selection, *Journal of Operations Research Society*, 67(5): 722–734. (10.1057/jors.2015.86)
- [19] Heidarzade, A., Mahdavi, I., Mahdavi-Amiri, N. (2016). Supplier selection using a clustering method based on a new distance for interval type-2 fuzzy sets: a case study, *Applied Soft Computing*, 38: 213–231. (10.1016/j.asoc.2015.09.029)
- [20] Wan, S. H., Xu, G.L., Dong, J.Y. (2017). Supplier selection using ANP and ELECTRE II in interval 2-tuple linguistic environment, *Information sciences*, 385-386: 19-38. (10.1016/j.ins.2016.12.032)
- [21] You, X.Y., You, J.X., Liu, H.C., Zhen, L. (2015). Group multi-criteria supplier selection using an extended VIKOR method with interval 2-tuple linguistic information, *Expert Systems with Applications*, 42: 1906–1916. (10.1016/j.eswa.2014.10.004)
- [22] Rosello, L., Prats, F., Agell, N., Sanchez, M. (2010). Measuring consensus in group decisions by means of qualitative reasoning, *International Journal of Approximate Reasoning*, 51(4): 441–452. (10.1016/j.ijar.2010.01.002)
- [23] Afsordegan, A., Sa'nchez, M., Agell, N., Aguado, J. C., Gamboa, G. (2015). Absolute order of-magnitude reasoning applied to a social multi-criteria evaluation framework, *Journal of Experimental Theoretical Artificial Intelligence*, 28: 261-274. (10.1080/0952813X.2015.1024489)
- [24] Ogryczak, W. (1994). A goal programming model of the reference point method, *Annals of Operations Research*, 51: 33–44. (10.1007/BF02032079)
- [25] Forbus, K. D. (1996). *Qualitative Reasoning*, CRC Handbook of Computer Science and Engineering, CRC Press, Boca Raton.
- [26] Agell, N., Sánchez, M., Prats, F., Roselló, L. (2012). Ranking multi-attribute alternatives on the basis of linguistic labels in group decisions, *Information Sciences*, 209: 49–60. (10.1016/j.ins.2012.05.005)
- [27] Afsordegan, A., Sa'nchez, M., Agell, N., Zahedi, S., Cremades, L. V. (2016). Decisio making under uncertainty using a qualitative TOPSIS method for selecting sustainable energy alternatives, *International Journal of Environmental Science and Technology*, 13: 1419–1432. (10.1007/s13762-016-0982-7)
- [28] Roselló, L., Sánchez, M., Agell, N., Prats, F., Mazaira, F.A. (2014). Using consensus and distances between
- [1] Brooks, M. E. (2011). *Management in Decision, Management Decision*, 49(5):683-693. (10.1108/00251741111130788)
- [2] Memari, A., Dargi, A., Akbari Jokar, M.R., Ahmad, R., Abdul Rahim, A. R. (2019). Sustainable supplier selection: A multi-criteria intuitionistic fuzzy TOPSIS method, *Journal of Manufacturing Systems*, 50: 9–24. (10.1016/j.jmsy.2018.11.002)
- [3] Liao, H., Wang, J., Tang, M., Barakati, A. (2023). An Overview of Interval Analysis Techniques and Their Fuzzy Extensions in Multi-Criteria Decision-Making: What's Going on and What's Next?. *International Journal of Fuzzy Systems.*, (2023), 25: 2081-2108. (10.1007/s40815-022-01448-z)
- [۴] سلیمیان، سینا، موسوی، سید میثم. (۱۴۰۰). روش جدید تصمیم‌گیری چندمعیاره فازی شهودی برای مسأله طراحی شبکه زنجیره‌تأمین پیوند اعضای بدن: الگوریتم فراابتکاری عقاب طلایی. نشریه پژوهش‌های مهندسی صنایع در سیستم‌های تولید، ۹(۱۸)، ۱۹۵–۱۷۹. (10.22084/ier.2021.25077.2051)
- [۵] عیدی، علیرضا، فلاح، جمشید. (۱۳۹۷). استفاده از یک روش ترکیبی جدید مبتنی بر DEMATEL فازی و TOPSIS گروهی فازی برای انتخاب تأمین‌کنندگان در شبکه لجستیک معکوس. نشریه پژوهش‌های مهندسی صنایع در سیستم‌های تولید، ۶(۱۳)، ۲۳۱–۲۱۷. (10.22084/ier.2019.12272.1563)
- [6] Shang, Z., Yang, X., Barnes, D., Wu, C. (2022). Supplier selection in sustainable supply chains: Using the integrated BWM, fuzzy Shannon entropy, and fuzzy MULTIMOORA methods, *Expert Systems with Applications*, 195: 116567. (10.1016/j.eswa.2022.116567)
- [7] Wu, C, Lin, Y., Barnes, D. (2021). An integrated decision-making approach for sustainable supplier selection in the chemical industry, *Expert Systems with Applications*, 184: 115553. (10.1016/j.eswa.2021.115553)
- [8] Zimmer, K., Fröhling, M., Schultmann, F. (2016). Sustainable supplier management—a review of models supporting sustainable supplier selection, monitoring and development, *International Journal of Production Research*, 54(5):1412–42. (10.1080/00207543.2015.1079340)
- [9] Memon, M.S., Lee, Y.H., Mari, S.I. (2015). Group multi-criteria supplier selection using combined grey systems theory and uncertainty theory, *Expert Systems with Applications*, 42(21): 7951–7959. (10.1016/j.eswa.2015.06.018)
- [10] Yu, C., Shao, Y., Wang, K., Zhang, L. (2019). A Group Decision Making Sustainable Supplier Selection Approach using Extended TOPSIS under Interval-Valued Pythagorean Fuzzy Environment, *Expert Systems with Applications*, 121: 1–17. (10.1016/j.eswa.2018.12.010)
- [11] Chai, J., Ngai, E.W.T. (2015). Multi-perspective strategic supplier selection in uncertain environments, *International Journal of Production Economics*, 166: 215–225. (10.1016/j.ijpe.2014.09.035)
- [12] Liao, H., Wu, X., Liang, X., Xu, J., Herrera, F. (2018). A new hesitant fuzzy linguistic ORESTE method for hybrid multi-criteria decision making, *IEEE Transactions on Fuzzy Systems*, 26: 3793–3807. (10.1109/TFUZZ.2018.2849368)
- [13] Igoulalene, I., Benyoucef, L., Tiwari, M.K. (2015). Novel fuzzy hybrid multi-criteria group decision making

- Computing, 35: 942-948. (10.1016/j.asoc.2015.03.024)
- [30] Tapia, G.J., Del Moral, M., Marti'nez, M. Herrera, V. E. (2012). A consensus model for group decision making problems with linguistic interval fuzzy preference relations, Expert Systems with Applications, 39: 10022–10030. (10.1016/j.eswa.2012.02.008)
- generalized multi-attribute linguistic assessments for group decision-making, Information Fusion, 17: 83–92. (10.1016/j.inffus.2011.09.001)
- [29] Agell, N., Ganzewinkel, C.J.V., Sánchez, M., Roselló, L., Prats, F., Andriessen, P. (2015). A consensus model for Delphi processes with linguistic terms and its application to chronic pain in neonates definition, Applied Soft



DOI: 10.22084/IER.2023.27636.2120

## Presenting A Model for Selecting the Best Supplier in the Space of Qualitative Reasoning, a New Approach for Multi-Attribute Decision-Making

A. Dehghani Fil Abadi\*

Assistant Professor, Department of industrial engineering, Payame Noor University, Tehran, Iran

### ARTICLE INFO

#### Article history:

Received: 2023/3/13

Accepted: 2023/7/15

#### Keywords:

Multi Attribute Decision-Making  
Qualitative Reasoning  
Supply Chain  
Supplier Selection.

### ABSTRACT

Uncertainty is a common occurrence in real-world issues that often make decision-making difficult. Specifically, when it comes to managing a supply chain, the decision of which supplier to choose is complicated by a lack of information and knowledge, which leads to different levels of uncertainty in the attributes and alternatives, making it hard to make the right decision. In this article, a multi attribute decision-making method within a qualitative reasoning framework, where the assessment of problem attributes is carried out using different backgrounds and levels of experts' knowledge, is presented, and the score of the alternatives by evaluation a K-dimensional vector of qualitative labels is determined. To achieve it, the qualitative reasoning framework is first described, and then the proposed method in the same framework is described. The validity of the proposed method was verified by two practical examples. An example demonstrated the effectiveness of the proposed model and the results were compared with other methods. Finally, a real example was employed to select the best supplier. The conditions for the practical example are chosen in such a way, that it cannot be solved by using the previous methods. The results of this study explain the advantage of using multiscale linguistic space over other linguistic methods and also by analyzing two practical examples, the validity of the proposed method and its advantage over other methods in the qualitative reasoning space is confirmed.

\* Corresponding author. A. Dehghani Fil Abadi  
Tel.:021-26120017; E-mail address: [dehghani@pnu.ac.ir](mailto:dehghani@pnu.ac.ir)