

تئوری Z-NUMBER و کاربرد آن در روش ARAS

استاد: خانم دکتر پیشدار
ارائه‌دهنده: ثریا بیرامی – دانشجوی دکتری
مدیریت صنعتی دانشگاه تهران
گرایش تحقیق در عملیات

معرفی تئوری Z- Number

در محیط پیچیده تصمیم‌گیری، تصمیم‌گیرندگان می‌توانند بر اساس اطلاعات نامطمئن، نادرست یا ناقص، تصمیمات منطقی اتخاذ کنند. برای استفاده از مدل ریاضی برای اندازه‌گیری این توانایی ویژه انسان، در سال ۲۰۱۱، زاده مفهوم عدد Z را بر اساس نظریه مجموعه فازی به منظور فراهم کردن پایه‌ای برای برخورد با اعدادی که کاملاً قابل اعتماد نیستند، و توصیف بهتر اطلاعات نامطمئن در فرآیند تصمیم‌گیری پیشنهاد کرد (Li et al., 2022).



Z- Number: Definition 1

Zadeh (2011)

اگر $X = (\tilde{A} \text{ و } \tilde{R})$ یک عدد Z باشد، این عدد به صورت یک جفت بیان می‌شود که در آن \tilde{A} یک تابع محدودیت (یک محدودیت روی اعداد حقیقی غیرقطعی X) است در حالی که مؤلفه دوم \tilde{R} یک معیار قابلیت اطمینان برای مؤلفه اول است. هنگامی که a_2 برابر با a_3 باشد، یک عدد فازی ذوزنقه‌ای به یک عدد فازی مثلثی تبدیل می‌شود (شکل مربوط به اسلاید بعدی) (به نقل از Kahraman & Otay, 2018).



Zadeh (2011)

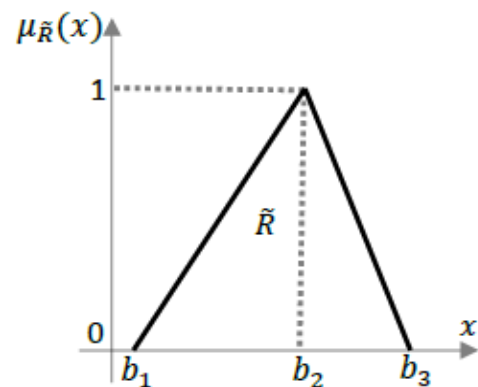
عدد Z یک جفت مرتب $Z = (A, B)$ از اعداد فازی پیوسته است که برای توصیف یک متغیر نامطمئن با ارزش واقعی X استفاده می‌شود، که در آن مؤلفه اول A محدودیت فازی (Restriction or Constraint) بر روی مقدار قابل قبول X است و مؤلفه دوم B شاخصی برای اندازه‌گیری قابلیت اطمینان (Reliability) مؤلفه اول یعنی A است (به نقل از Li et al., 2022; Tüysüz & Kahraman, 2023).

توجه: دو تعریف فوق به یک مفهوم می‌باشند، با نمادهای متفاوت.

نمایش ترسیمی یک جفت عدد Z (Kahraman & Otay, 2018)

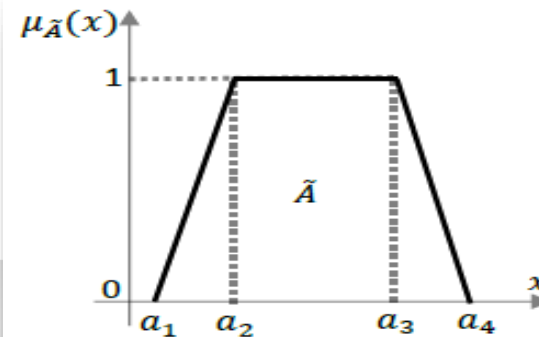
1

یک عدد فازی مثلثی \tilde{R}



2

عدد \tilde{A} یک عدد فازی ذوزنقه‌ای



Z- Number: Definition 2

Kahraman & Otay, 2018

فرض کنید یک مجموعه فازی A بر روی یک مجموعه کلی X تعریف شده باشد، به صورت $A = \{x, \mu_A(x) | x \in X\}$ که در آن $\mu_A: X \rightarrow [0, 1]$ تابع عضویت A است. مقدار عضویت $\mu_A(x)$ درجه تعلق $x \in X$ به A را توصیف می کند. توقع فازی یک مجموعه فازی به صورت زیر نشان داده می شود.

$$E_A(x) = \int_x x \mu_A(x) dx$$

که با معنای انتظار فضای احتمال یکسان نیست. این را می توان به عنوان قدرت اطلاعاتی پشتیبانی کننده مجموعه فازی A در نظر گرفت.

Tüysüz & Kahraman, 2023

فرض کنید یک مجموعه فازی \tilde{A} بر روی یک مجموعه کلی X به صورت $\tilde{A} = \{x, \mu_{\tilde{A}}(x) | x \in [0, 1]\}$ تعریف شده باشد، که در آن $\mu_{\tilde{A}}: X \rightarrow [0, 1]$ تابع عضویت \tilde{A} است. مقدار عضویت $\mu_{\tilde{A}}(x)$ درجه تعلق $x \in X$ به \tilde{A} را توصیف می کند. توقع فازی یک مجموعه فازی در معادله زیر داده شده است:

$$E_A(x) = \int_x x \mu_A(x) dx$$

که با انتظار فضای احتمال یکسان نیست.

توجه: دو تعریف فوق به یک مفهوم می باشند، با نمادهای متفاوت.

Definition 3: Converting a Z-number to a regular fuzzy number

عدد $Z = (\tilde{A} \text{ و } \tilde{R})$ را که در شکل اسلاید چهارم نشان داده شده است در نظر بگیرید. سمت چپ قسمت محدودیت و سمت راست قسمت قابلیت اطمینان است. فرض کنید

$$\tilde{A} = \{x, \mu_{\tilde{A}}(x) | x \in [0, 1]\} \text{ و}$$

$$\tilde{R} = \{x, \mu_{\tilde{R}}(x) | x \in [0, 1]\}$$

$\mu_{\tilde{A}}(x)$ یک تابع عضویت دوزنقه‌ای است و $\mu_{\tilde{R}}(x)$ یک تابع عضویت مثلثی است (Kahraman & Ota, 2018; Tüysüz & Kahraman, 2023).



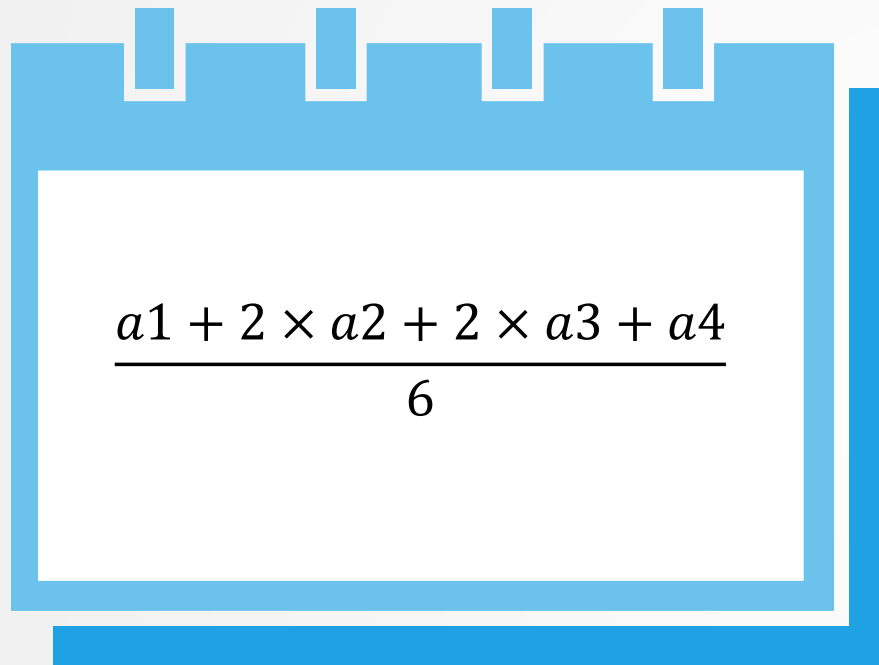
اعداد Z برای ادامه مراحل محاسبات در حل مسائل تصمیم‌گیری به اعداد فازی معمولی تبدیل می‌شوند. رایج‌ترین روش در این فرآیند تبدیل توسط (Kang et al (2012) توسعه یافته است. بدین ترتیب در ابتدا، مؤلفه دوم (یعنی \tilde{R}) با استفاده از روش مرکز ثقل به مقدار قطعی تبدیل می‌شود. به عبارتی، وزن قابلیت اطمینان (α) با تبدیل مؤلفه دوم عدد Z به یک عدد قطعی با استفاده از معادله زیر محاسبه می‌شود (یعنی درجه قطعیت هر عدد Z).

$$\alpha = \frac{\int x \mu_{\tilde{R}}(x) dx}{\int \mu_{\tilde{R}}(x) dx}$$

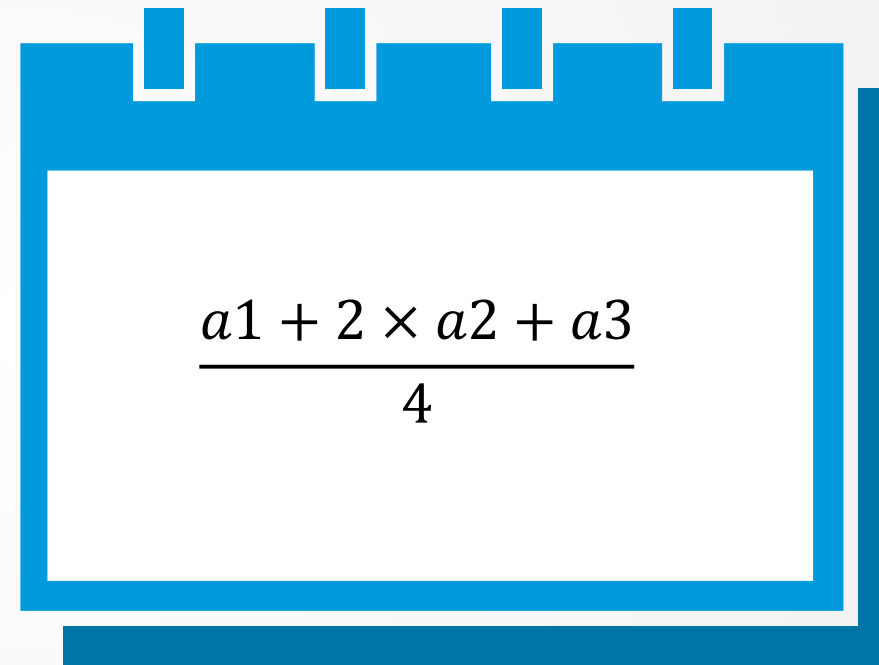
در معادله (بالا)، \int نشان‌دهنده یک انتگرال جبری است و مقدار α به‌عنوان وزن بخش محدودیت عدد Z در نظر گرفته می‌شود. همچنین در این معادله، $\mu_{\tilde{R}}(x)$ درجه عضویت $x \in X$ در \tilde{R} و درجه عضویت $x \in X$ در \tilde{A}^a را نشان می‌دهد.

1. Defuzzification

به عنوان جایگزین معادله $(\alpha = \frac{\int x \mu_{\bar{R}}(x) dx}{\int \mu_{\bar{R}}(x) dx})$ ، می توان از دو معادله دی فازیفیکیشن زیر استفاده کرد.


$$\frac{a1 + 2 \times a2 + 2 \times a3 + a4}{6}$$

دی فازیفیکیشن برای
اعداد فازی
دوزنقه ای متقارن


$$\frac{a1 + 2 \times a2 + a3}{4}$$

دی فازیفیکیشن برای
اعداد فازی مثلثی
متقارن

2. Weigh the restriction function with the crisp value of the reliability function (α)

در این مرحله، وزن قابلیت اطمینان به دست آمده (یعنی α) با استفاده از معادله $\alpha = \frac{\int x \mu_{\tilde{R}}(x) dx}{\int \mu_{\tilde{R}}(x) dx}$ یا معادلات دیفرانسیل (اسلاید قبلی) در معادله زیر به مؤلفه اول عدد Z (یعنی \tilde{A}) اعمال می شود، که به معنای عدد محدودیت وزنی (یعنی \tilde{Z}^{α}) خوانده می شود (Kahraman & Otay, 2018; Tüysüz & Kahraman, 2023):

$$\tilde{Z}^{\alpha} = \{(x, \mu_{\tilde{A}}) \mid \mu_{\tilde{A}}(x) = \alpha \mu_{\tilde{A}}(x), x \in [0, 1]\}$$

3. Convert the irregular fuzzy number (weighted restriction) to a regular fuzzy number

در نهایت، عدد محدودیت وزنی (عدد محدودیت وزنی یا همان \tilde{Z}^a) با استفاده از معادله زیر به عدد فازی معمولی تبدیل می‌شود (Kahraman & Otaş, 2018; Tüysüz & Kahraman, 2023).

$$\tilde{Z}' = \left\{ \left(x, \mu_{\tilde{Z}'}(x) \right) \mid \mu_{\tilde{Z}'}(x) = \mu_{\tilde{A}} \left(\frac{x}{\sqrt{a}} \right), \mu(x), x \in [0, 1] \right\}$$

شکل ساده معادله بالا را می‌توان به صورت زیر (یعنی معادله زیر) نوشت (Adalı & Tuş, 2023; Tan et al., 2024):

$$\tilde{Z}' = (a_1\sqrt{a}, a_2\sqrt{a}, a_3\sqrt{a})$$





4 A Numerical Example

In this section, a numerical example is used to illustrate the procedure of our approach. Assume an expert gives his opinion as follows:

$$\tilde{A} = (0.7, 0.8, 0.9, 1; 1)$$

and his reliability is

$$\tilde{R} = (0.8, 0.9, 1; 1)$$

The Expert's knowledge can be expressed to Z-number as

$$\tilde{Z} = (\tilde{A}, \tilde{R}) = [(0.7, 0.8, 0.9, 1; 1), (0.8, 0.9, 1; 1)]$$

At first, we should to convert expert's reliability into crisp number according Eq. (5)

$$\alpha = \frac{\int x \mu_{\tilde{R}}(x) dx}{\int \mu_{\tilde{R}}(x) dx} = 0.9$$

Second, Add the weight of reliability to the constraint.

$$\tilde{Z}^{\alpha} = (0.7, 0.8, 0.9, 1; 0.9)$$

Third, Convert the weighted Z-number to regular fuzzy number according to the proposed approach.

$$\begin{aligned}\tilde{Z}' &= (\sqrt{0.9} \times 0.7, \sqrt{0.9} \times 0.8, \sqrt{0.9} \times 0.9, \sqrt{0.9} \times 1; 1) \\ &= (0.9487 \times 0.7, 0.9487 \times 0.8, 0.9487 \times 0.9, 0.9487 \times 1; 1) \\ &= (0.6641, 0.7589, 0.8538, 0.9487; 1)\end{aligned}$$

Kang et al
(2012)



Example 1 Let $A = (0.1, 0.2, 0.3, 0.4)$ and $B = (0.5, 0.7, 0.9)$. $A(x)$ represents a trapezoidal membership function, and $B(x)$ represents a triangular membership function. According to the Definition 4 proposed the operational laws, we obtain as follows:

$$\mu_B(x) = \begin{cases} 0, & x \in (-\infty, 0.5) \\ \frac{(x - 0.5)}{(0.7 - 0.5)}, & x \in [0.5, 0.7] \\ \frac{(0.9 - x)}{(0.9 - 0.7)}, & x \in [0.7, 0.9] \\ 0, & x \in (0.9, +\infty) \end{cases}$$

$$\alpha = \frac{\int x \mu_B(x) dx}{\int \mu_B(x) dx}$$

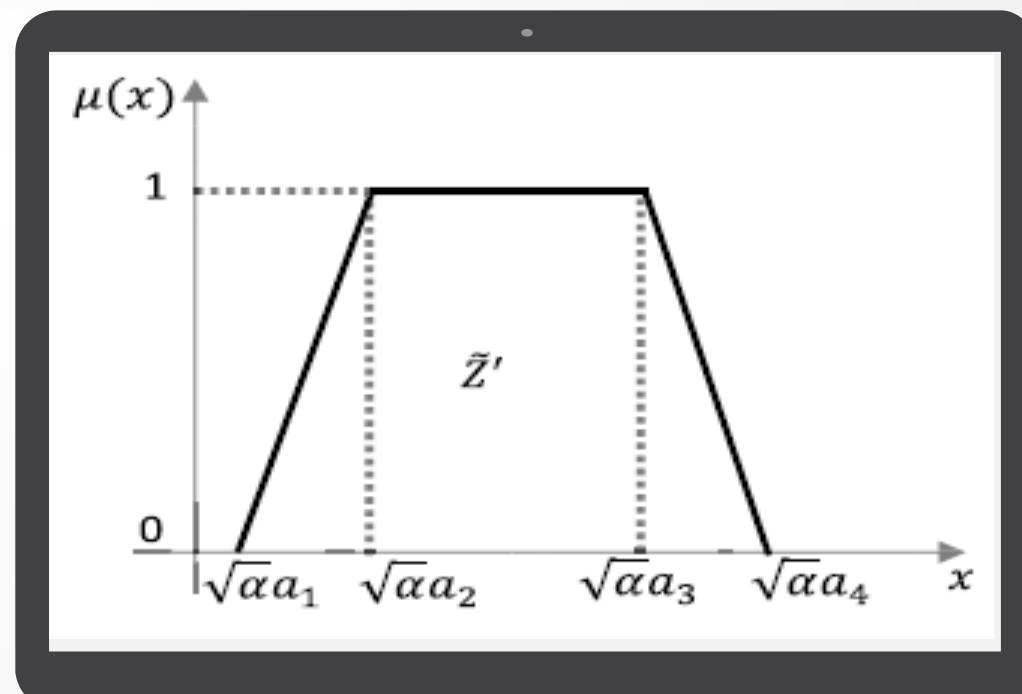
$$= \frac{\int_{0.5}^{0.7} x \frac{(x - 0.5)}{(0.7 - 0.5)} dx + \int_{0.7}^{0.9} x \frac{(0.9 - x)}{(0.9 - 0.7)} dx}{(0.9 - 0.5)/2} = 0.7$$

$$\begin{aligned} Z^A &= (\sqrt{\alpha}a_1, \sqrt{\alpha}a_2, \sqrt{\alpha}a_3, \sqrt{\alpha}a_4) \\ &= (\sqrt{0.7} \times 0.1, \sqrt{0.7} \times 0.2, \sqrt{0.7} \times 0.3, \sqrt{0.7} \\ &\quad \times 0.4) = (0.084, 0.167, 0.251, 0.335) \end{aligned}$$

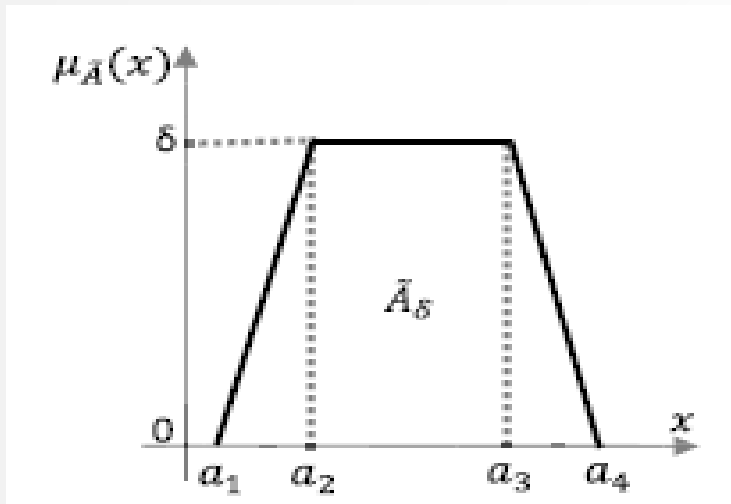
Tan et al
(2024)

Ordinary fuzzy number transformed from Z-number

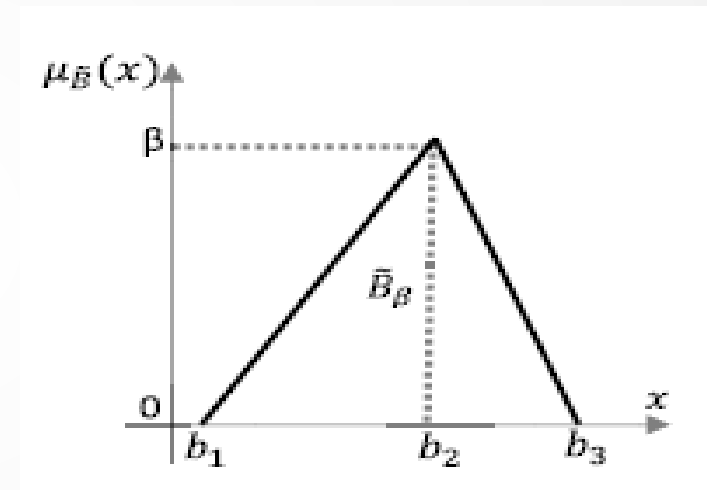
توجه به انتظار فازی برابر هستند، که می توان آن را با شکل روبرو نشان داد (Kahraman & Otay, 2018; Tüysüz & Kahraman, 2023).



اگر تابع محدودیت و تابع قابلیت اطمینان همانطور که در شکل زیر تعریف شده‌اند، باشد؛ محاسبات به صورت زیر اصلاح می‌شوند (Tüysüz & Kahraman, 2023):



$$\tilde{A}_\delta = \{x, \mu_{\tilde{A}}(x); \delta | \mu(x) \in [0, 1]\}$$



$$\tilde{B}_\beta = \{x, \mu_{\tilde{B}}(x); \beta | \mu(x) \in [0, 1]\}$$

$$\mu_A^\delta(x) = \begin{cases} \frac{x-a_1}{a_2-a_1} \delta, & \text{if } a_1 \leq x \leq a_2, \\ \delta, & \text{if } a_2 \leq x \leq a_3, \\ \frac{a_4-x}{a_4-a_3} \delta, & \text{if } a_3 \leq x \leq a_4, \\ 0, & \text{otherwise,} \end{cases}$$



تابع محدودیت

$$\sqrt{\alpha} = \sqrt{\frac{\int x \mu_B^\beta(x) dx}{\int \mu_B^\beta(x) dx}}$$



وزن قابلیت اطمینان

$$\mu_B^\beta(x) = \begin{cases} \frac{x-b_1}{b_2-b_1} \beta, & \text{if } b_1 \leq x \leq b_2, \\ \frac{b_3-x}{b_3-b_2} \beta, & \text{if } b_2 \leq x \leq b_3, \\ 0, & \text{otherwise.} \end{cases}$$



تابع قابلیت اطمینان

عدد وزندار $\tilde{Z}_{\delta, \beta}^a$

$$\tilde{Z}_{\delta, \beta}^a = \left\{ \langle x, \mu_{\tilde{A}^a}^{\delta}(x) \rangle \mid \mu_{\tilde{A}^a}^{\delta}(x) = \frac{\int x \mu_{\tilde{B}}^{\beta}(x) dx}{\int \mu_{\tilde{B}}^{\beta}(x) dx} \mu_{\tilde{A}}^{\delta}(x), \mu(x) \in [0, 1] \right\}$$

تبدیل عدد فازی Z به
عدد قطعی

$$\tilde{Z}'_{\delta, \beta} = \left\{ \langle x, \mu_{\tilde{Z}'}^{\delta}(x) \rangle \mid \mu_{\tilde{Z}'}^{\delta}(x) = \mu_{\tilde{A}}^{\delta} \left(x \frac{\int \mu_{\tilde{B}}^{\beta}(x) dx}{\int x \mu_{\tilde{B}}^{\beta}(x) dx} \right), \mu(x) \in [0, 1] \right\}$$

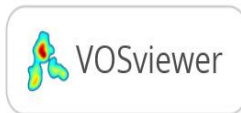
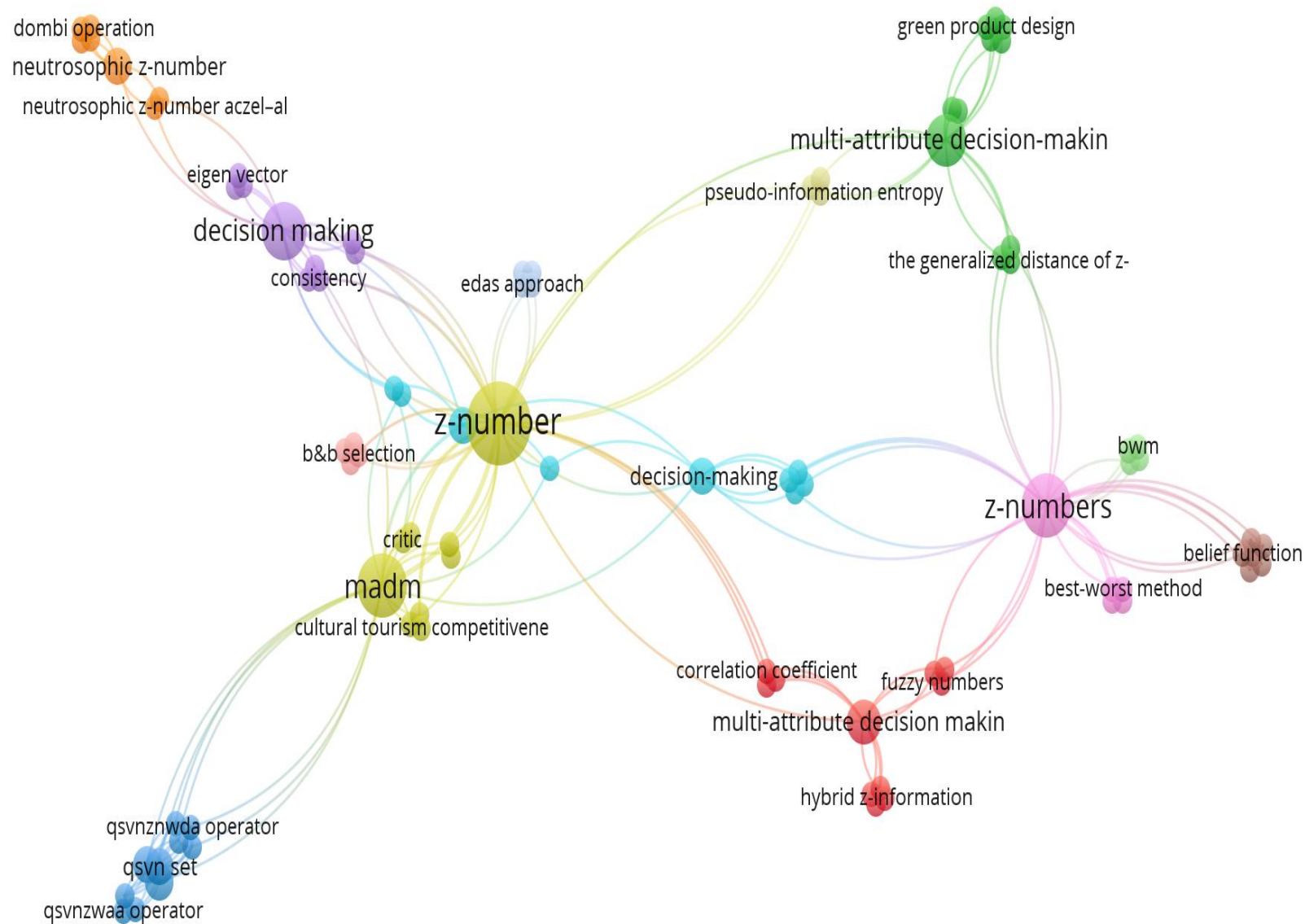
مقیاس‌های زبانی همراه با اعداد فازی مثلثی برای قابلیت اطمینان و محدودیت (Zafaranlouei et al, 2023)

قابلیت اطمینان			محدودیت		
اعداد فازی مثلثی (TFNs)	نماد	LT _s	اعداد فازی مثلثی (TFNs)	نماد	LT _s
(۰ و ۰ و ۰.۳)	VL	بسیار پایین	(۱ و ۱ و ۱)	EI	اهمیت برابر
(۰.۱ و ۰.۳ و ۰.۵)	L	پایین	(۱ و ۲ و ۳)	IEWA	بین اهمیت برابر و ضعیف مهم
(۰.۳ و ۰.۵ و ۰.۷)	M	متوسط	(۲ و ۳ و ۴)	WI	اهمیت خیلی کم
(۰.۵ و ۰.۷ و ۰.۹)	H	بالا	(۳ و ۴ و ۵)	IWFI	بین ضعیف مهم و نسبتاً مهم
(۰.۷ و ۱.۰ و ۱.۰)	VH	بسیار بالا	(۴ و ۵ و ۶)	FI	نسبتاً مهم
			(۵ و ۶ و ۷)	IFVI	بین نسبتاً مهم و بسیار مهم
			(۶ و ۷ و ۸)	VI	بسیار مهم
			(۷ و ۸ و ۹)	IVAI	بین بسیار مهم و فوق‌العاده مهم
			(۸ و ۹ و ۹)	AI	کاملاً مهم

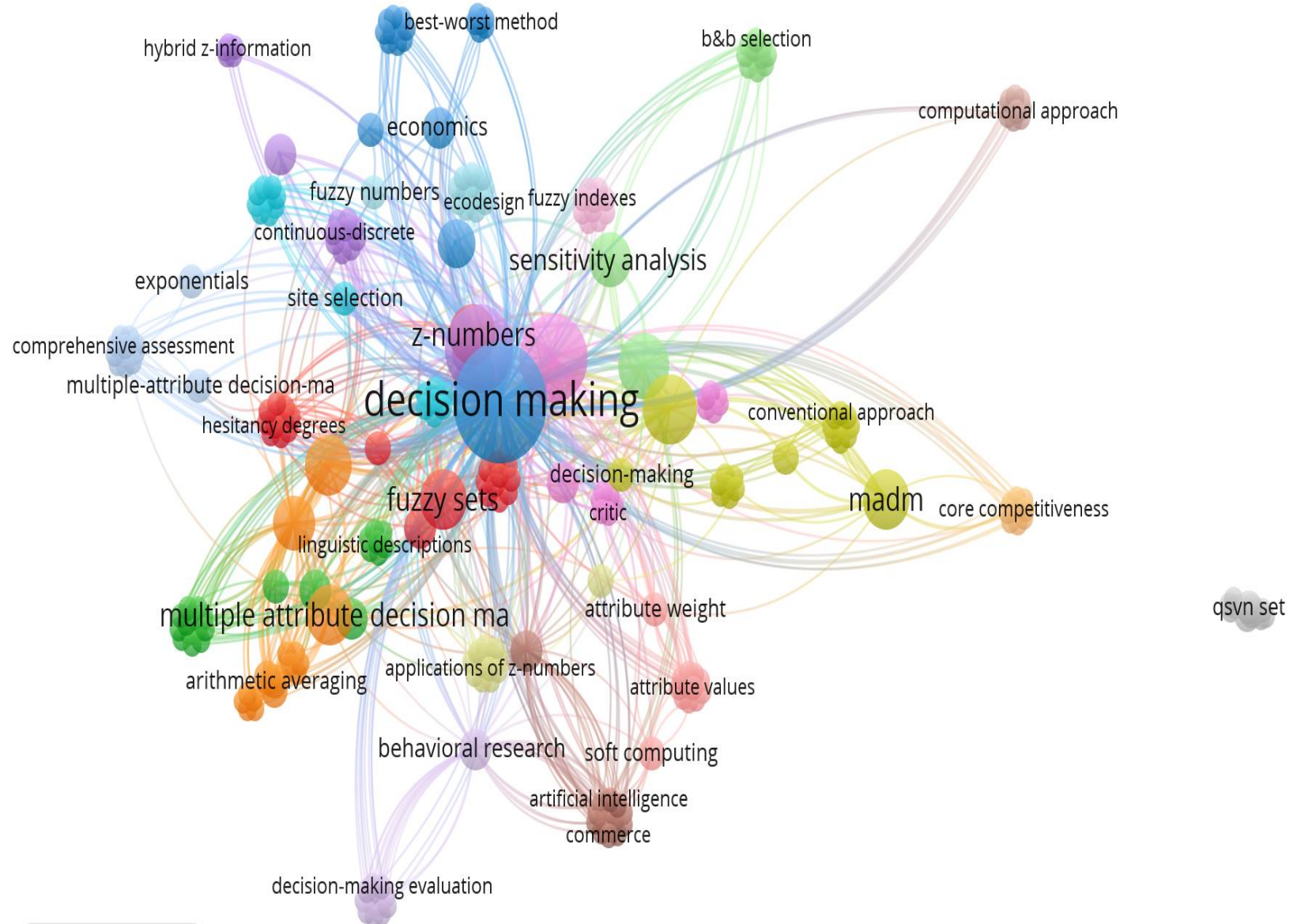


خروجی نرم افزار VOS VIEWER در زمینه کاربرد Z-NUMBER در تصمیم گیری چندمعیاره تا سال ۲۰۲۴

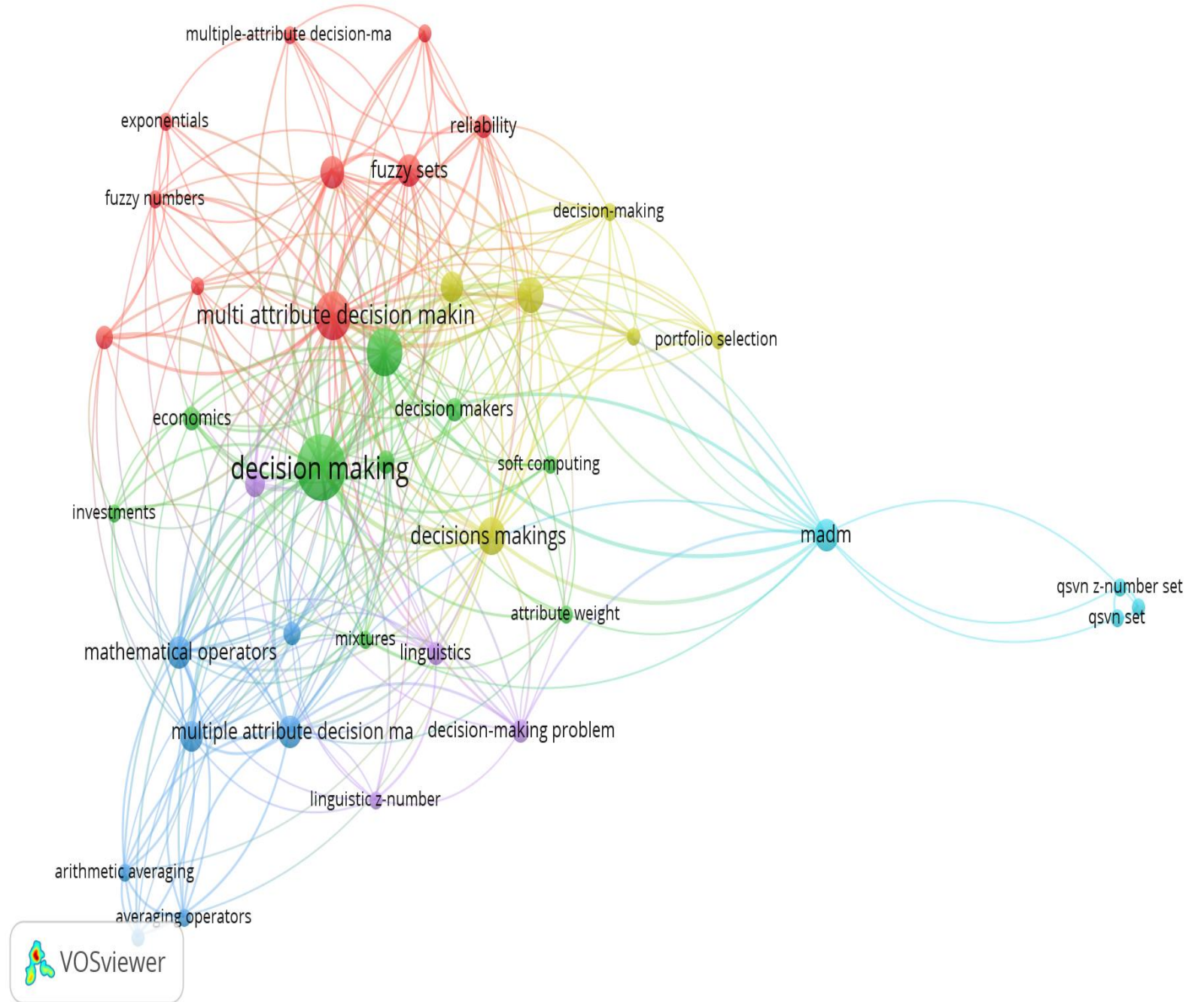
خروجی VOSviewer برای Z-numbers and MADM



خروجی VOSviewer برای Z-numbers and MADM



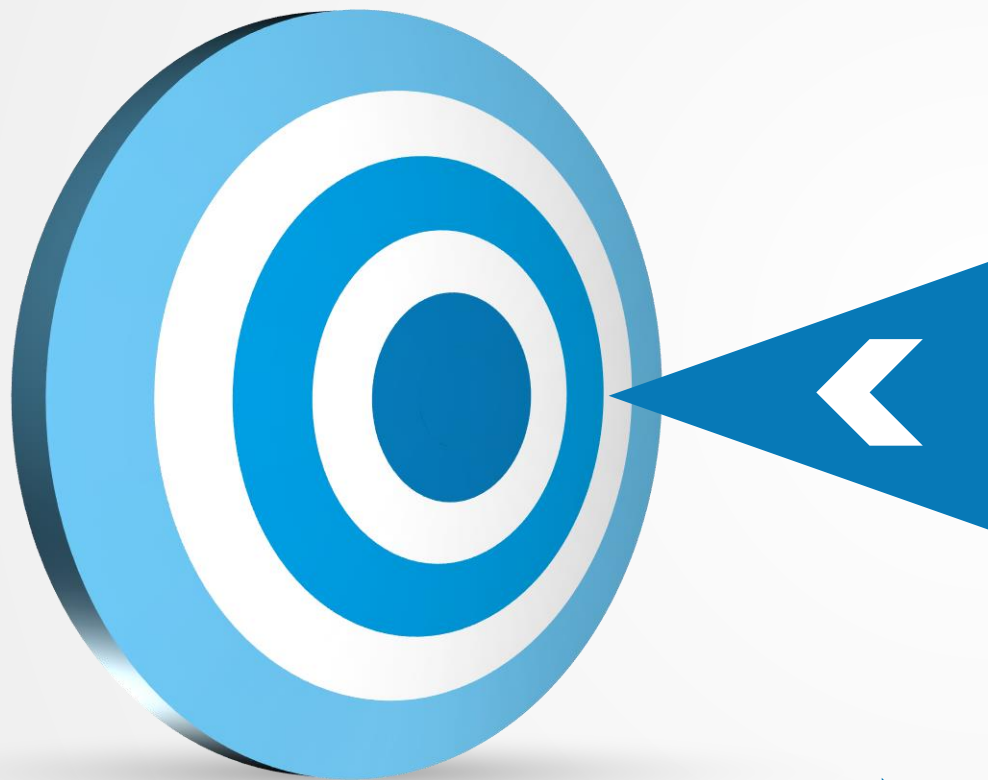
خروجی VOSviewer برای Z-numbers and MADM





مثال عددی: روش ARAS در محیط قطعی

هدف روش ARAS



روش آراس (ARAS) یکی از روش‌های تصمیم‌گیری چند معیاره است که در سال ۲۰۱۰ توسط آقای زاوادسکاس و ترکسیس معرفی شد. واژه ARAS مخفف جمله Additive Ratio Assessment به معنی ارزیابی نسبت جمعی می‌باشد. ماتریس تصمیم روش ARAS همانند روش‌های تاپسیس یا ویکور یا الکتره به صورت معیار-گزینه است. این روش برای انجام نیازمند وزن معیارها است پس باید ابتدا توسط روشهایی نظیر آنترویی شانون و یا روش AHP وزن معیارها را محاسبه کرد سپس توسط این روش گزینه‌ها را رتبه‌بندی نمود.



پرسشنامه روش ARAS همانند پرسشنامه روش تاپسیس می‌باشد.

گام‌های روش ARAS

1

تشکیل ماتریس تصمیم و محاسبه وزن معیارها

ماتریس تصمیم این روش جهت ارزیابی گزینه‌های مساله، ماتریسی است که سطرهای آن را گزینه‌ها و ستون‌های آن را معیارهای پژوهش تشکیل می‌دهد.

2

تعیین معیارهای مثبت و منفی
تبدیل معیارهای کیفی به معیارهای کمی

معیارهای مثبت خاصیت سود دارند و معیارهای منفی جنبه هزینه را دارند. همچنین تبدیل معیارهای کیفی به کمی از طریق تبدیل عبارات کلامی به اعداد متناظر آن صورت می‌گیرد.

3

تعیین مقدار ایدآل فرضی

مقدار ایده آل برای معیارهای مثبت برابر بیشترین مقدار و برای معیارهای منفی برابر کمترین مقدار.

4

تبدیل معیارهای منفی به مثبت

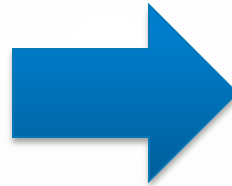
برای این کار کافی است معیارهای منفی را معکوس نماییم.

$$x_{0j} = \max_i x_{ij}, \forall j \in B \quad x_{0j} = \min_i x_{ij}, \forall j \in C$$

خیلی کم = ۱، کم = ۳، متوسط = ۵، زیاد = ۷

گام اول و دوم

	منفی	مثبت	منفی	مثبت
	0.404	0.38	0.097	0.119
	C1	C2	C3	C4
A1	20	زیاد	2	کم
A2	10	متوسط	1	متوسط
A3	10	کم	2	زیاد
A4	15	متوسط	3	زیاد
A5	30	زیاد	4	زیاد



	منفی	مثبت	منفی	مثبت
	0.404	0.38	0.097	0.119
	C1	C2	C3	C4
A1	20	7	2	3
A2	10	5	1	5
A3	10	3	2	7
A4	15	5	3	7
A5	30	7	4	7

تبدیل معیارهای کیفی به کمی

گام سوم
تعیین مقدار
ایدآل فرضی

	منفی	مثبت	منفی	مثبت
	0.404	0.38	0.097	0.119
	C1	C2	C3	C4
A0	10	7	1	7
A1	20	7	2	3
A2	10	5	1	5
A3	10	3	2	7
A4	15	5	3	7
A5	30	7	4	7

$\frac{1}{x_{ij}} ; \forall C$

	منفی	مثبت	منفی	مثبت
	0.404	0.38	0.097	0.119
	C1	C2	C3	C4
A0	0.1	7	1	7
A1	0.05	7	0.5	3
A2	0.1	5	1	5
A3	0.1	3	0.5	7
A4	0.066667	5	0.333333	7
A5	0.033333	7	0.25	7
مجموع	0.45	34	3.583333	36

گام چهارم
تبدیل معیارهای
منفی به مثبت

گام‌های روش ARAS

گام ۵

$$\bar{x}_{ij} = \frac{x_{ij}}{\sum_{i=0}^m x_{ij}}, \forall j \in B_S$$

تشکیل ماتریس نرمال

$$\bar{x}_{ij} = \frac{1/x_{ij}}{\sum_{i=0}^m 1/x_{ij}}, \forall j \in C$$

نکته: فرمول پایینی برای قبل از تبدیل معیار منفی به مثبت می‌باشد.

گام ۶

وزن دار کردن ماتریس
تصمیم

کافیست وزن معیارهایی که از روش آنترویی یا AHP بدست آمده‌اند در معیارهای نرمال شده ضرب شوند تا ماتریس وزن دار حاصل شود.

گام ۷

محاسبه میزان مطلوبیت هر گزینه

کافیست اعداد نرمال شده وزین را به صورت سطری با هم جمع کنیم. بزرگترین مقدار S_i بهترین است، و کمترین آن بدترین.

$$S_i = \sum_{j=1}^n x_{ij} \quad j=0, 1, \dots, m$$

گام ۸

محاسبه درجه مطلوبیت هر گزینه

$$k_i = \frac{S_i}{S_0} \quad j=0, 1, \dots, m$$

گام پنجم
تشکیل ماتریس
نرمال

	0.404	0.38	0.097	0.119
	C1	C2	C3	C4
A0	0.222222	0.205882	0.27907	0.194444
A1	0.111111	0.205882	0.139535	0.083333
A2	0.222222	0.147059	0.27907	0.138889
A3	0.222222	0.088235	0.139535	0.194444
A4	0.148148	0.147059	0.093023	0.194444
A5	0.074074	0.205882	0.069767	0.194444

$$W_{ij} \times x_{ij}; \forall C_i$$

	C1	C2	C3	C4
A0	0.089778	0.078235	0.02707	0.023139
A1	0.044889	0.078235	0.013535	0.009917
A2	0.089778	0.055882	0.02707	0.016528
A3	0.089778	0.033529	0.013535	0.023139
A4	0.059852	0.055882	0.009023	0.023139
A5	0.029926	0.078235	0.006767	0.023139

گام ششم
وزن دار کردن
ماتریس نرمال

گام هفتم
میزان مطلوبیت
هر گزینه (Si)

s0	0.218222
s1	0.146576
s2	0.189258
s3	0.159981
s4	0.147896
s5	0.138068

$$k_j = \frac{S_j}{S_0}$$

$j = 0, 1, \dots, m$

		رتبه هر گزینه
k1	0.671683	4
k2	0.867272	1
k3	0.733112	2
k4	0.677734	3
k5	0.632694	5

گام هشتم
درجه مطلوبیت هر
گزینه و محاسبه رتبه
نهایی



مثال عددی: روش ARAS در محیط فازی (Z- ARAS)

Z-ARAS (Adalı & Tuş, 2023)

Step 1: Define the decision matrix (X^k) including performances of alternatives with respect to each criterion in terms of Z-numbers for k th decision maker,

$$X^k(\tilde{A}, \tilde{B}) = [x_{ij}^k(\tilde{A}, \tilde{B})]_{m \times n} = \begin{bmatrix} x_{11}^k(\tilde{A}, \tilde{B}) & \cdots & x_{1n}^k(\tilde{A}, \tilde{B}) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ x_{m1}^k(\tilde{A}, \tilde{B}) & \cdots & x_{mn}^k(\tilde{A}, \tilde{B}) \end{bmatrix} \quad (i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n; k = 1, 2, \dots, K) \quad (12)$$

Step 2: Aggregate different decision matrices to continue the Z-ARAS method, and obtain the aggregated decision matrix X shown in Equation (13).

In this study, geometric means of the elements of the k decision matrices are computed during aggregation process.⁶⁴

$$X = [x_{ij}(\tilde{A}, \tilde{B})]_{m \times n} = \begin{bmatrix} x_{11}(\tilde{A}, \tilde{B}) & \cdots & x_{1n}(\tilde{A}, \tilde{B}) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ x_{m1}(\tilde{A}, \tilde{B}) & \cdots & x_{mn}(\tilde{A}, \tilde{B}) \end{bmatrix} \quad (i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n) \quad (13)$$

Step 3: Convert Z-numbers to fuzzy numbers by using Equations (9)-(11), and obtain aggregated fuzzy decision matrix shown in Equation (14).

$$\tilde{X} = [\tilde{x}_{ij}]_{m \times n} = \begin{bmatrix} \tilde{x}_{11} & \cdots & \tilde{x}_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \tilde{x}_{m1} & \cdots & \tilde{x}_{mn} \end{bmatrix} \quad (14)$$

In all steps after Step 3, needed operations are performed for fuzzy ARAS method.³²

Step 4. Compute the optimal performance (\tilde{x}_{0j}) of the optimal alternative for each criterion, and add this value to the decision matrix.

\tilde{x}_{0j} is determined by the decision maker but if \tilde{x}_{0j} cannot be determined by the decision maker or its value is not clear, one way can be considering the type of the criteria. Then, it is \tilde{x}_{ij} for the benefit criteria, and \tilde{x}_{ij} for the cost criteria.

Z-ARAS (Adalı & Tuş, 2023)

Step 5: Normalize the fuzzy decision matrix by considering the type of the criteria, and obtain normalized fuzzy decision matrix as follows:

$$\tilde{N} = [\tilde{n}_{ij}]_{m \times n} \quad i = 0, 1, \dots, m \text{ and } j = 1, 2, \dots, n \quad (15)$$

$$\tilde{n}_{ij} = \frac{\tilde{x}_{ij}}{\sum_{l=0}^m \tilde{x}_{lj}} \quad i = 0, 1, \dots, m \text{ and } j = 1, 2, \dots, n \quad (15a)$$

$$\tilde{x}_{ij} = \frac{1}{\tilde{x}_{ij}}; \quad \tilde{n}_{ij} = \frac{\tilde{x}_{ij}}{\sum_{l=0}^m \tilde{x}_{lj}} \quad i = 0, 1, \dots, m \text{ and } j = 1, 2, \dots, n \quad (15b)$$

where \tilde{n}_{ij} denotes the normalized fuzzy performance values. Equations (15a) and (15b) are used for the benefit and cost criteria, respectively.

Step 6: Obtain weighted fuzzy decision matrix, \tilde{D}

$$\tilde{D} = [\tilde{d}_{ij}]_{m \times n} = \begin{bmatrix} \tilde{d}_{01} & \dots & \tilde{d}_{0n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \tilde{d}_{m1} & \dots & \tilde{d}_{mn} \end{bmatrix}_{m \times n} \quad (i = 0, 1, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n) \quad (16)$$

$$\tilde{d}_{ij} = \tilde{n}_{ij} * \tilde{w}_j \quad (17)$$

where \tilde{w}_j is the fuzzy weight of j th criterion. Any weighting method can be used for finding fuzzy weights of criteria.

Step 7: Calculate the overall fuzzy performance value of each alternative (\tilde{S}_i) by using Equation (18)

$$\tilde{S}_i = \sum_{j=1}^n \tilde{d}_{ij} \quad (i = 0, 1, 2, \dots, m) \quad (18)$$

Step 8: Calculate the fuzzy utility degree (\tilde{U}_i) for each alternative as follows:

$$\tilde{U}_i = \frac{\tilde{S}_i}{\tilde{S}_0} \quad (i = 1, 2, \dots, m) \quad (19)$$

where \tilde{S}_0 is the overall fuzzy performance value of the optimal alternative.

Step 9: Convert the fuzzy utility degrees of alternatives to the crisp utility degrees for the ranking purpose.

This conversion is performed by Equation (8). The alternative with the highest crisp utility degree is considered as the best alternative among all others.³²

Z-ARAS (Adalı & Tuş, 2023)

متغیرهای زبانی برای
تابع محدودیت
(مؤلفه اول عدد Z)

متغیرهای زبانی برای
تابع قابلیت اطمینان
(مؤلفه دوم عدد Z)

For restriction part ⁷⁵		For reliability part ⁶⁰	
Linguistic assessments	Triangular fuzzy number	Linguistic assessments	Triangular fuzzy number
Very Low (VL)	(1, 1, 3)	Not Sure (NS)	(0, 0, 1)
Low (L)	(1, 3, 5)	Not Very Sure (NVS)	(1, 3, 5)
Medium (M)	(3, 5, 7)	Sure (S)	(5, 7, 9)
High (H)	(5, 7, 9)	Very Sure (VS)	(9, 10, 10)
Very High (VH)	(7, 9, 9)		

مرحله اول: تعیین معیارها و گزینه‌های تصمیم

گزینه‌ها

- **F1:** تعریف‌های مهندسی نادرست در فرم سفارش کار
- **F2:** مقادیر تنظیم شده نادرست در فرم‌های تولید
- **F3:** عدم توجه اپراتور به توضیحات هشدار دهنده در کارت‌های نیمه کاره قبلی
- **F4:** انتخاب تجهیزات غیرمطابق توسط اپراتور
- **F5:** نگهداری ناکافی تجهیزات
- **F6:** خرابی مقاومت‌های ماشین‌آلات

گزینه‌ها

- **F7:** خرابی کلکتورها و ترانسدیوسرها
- **F8:** خرابی دستگاه رنگ آمیزی
- **F9:** وجود شکاف در سطح پرکننده
- **F10:** انتخاب پلاستیک غیرمطابق برای محصول
- **F11:** عدم کنترل زمان بندی اولیه

معیارها (عوامل ریسک فرآیند اکستروژن پروکودن در تولید این کابل)

- فرکانس وقوع خرابی (O)
- شدت داخلی خرابی برای مشتری داخلی (IS)
- شدت خارجی خرابی برای مشتری خارجی (ES)
- عدم قابل تشخیص بودن خرابی (D)

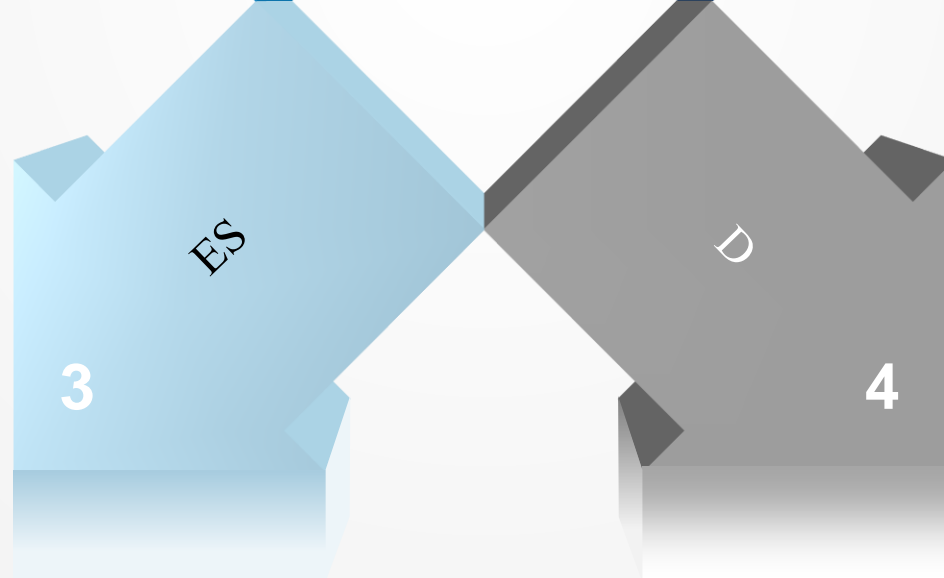
مرحله دوم: تعیین وزن معیارها با یکی از روش‌هایی چون BWM، AHP، آنتروپی شانون، FUCOM، ...

(0.12, 0.18, 0.30)



(0.19, 0.30, 0.46).

(0.24, 0.36, 0.54).



(0.10, 0.16, 0.25).

مرحله سوم: تشکیل ماتریس تصمیم

تشکیل ماتریس تصمیم
بر مبنای نظر ۴ خبره
با استفاده از متغیرهای
زبانی

TABLE 5 Linguistic assessment of decision committee

	DM ₁				DM ₂				DM ₃				DM ₄			
	O	IS	ES	D	O	IS	ES	D	O	IS	ES	D	O	IS	ES	D
FM ₁	(L,NVS)	(H,NVS)	(H,NVS)	(L,NVS)	(M,VS)	(H,VS)	(H,VS)	(M,VS)	(M,S)	(M,S)	(H,S)	(L,S)	(L,NVS)	(M,NVS)	(H,NVS)	(M,NVS)
FM ₂	(L,NVS)	(H,NVS)	(H,NVS)	(L,NVS)	(M,VS)	(M,VS)	(L,VS)	(M,VS)	(L,S)	(M,S)	(L,S)	(L,S)	(M,NVS)	(M,NVS)	(L,NVS)	(L,NVS)
FM ₃	(L,NVS)	(VH,NVS)	(H,NVS)	(L,NVS)	(M,VS)	(H,VS)	(H,VS)	(M,VS)	(M,S)	(H,S)	(L,S)	(M,S)	(L,NVS)	(H,NVS)	(H,NVS)	(M,NVS)
FM ₄	(M,NVS)	(VH,NVS)	(M,NVS)	(L,NVS)	(M,VS)	(M,VS)	(M,VS)	(L,VS)	(L,S)	(M,S)	(M,S)	(L,S)	(M,NVS)	(H,NVS)	(M,NVS)	(L,NVS)
FM ₅	(L,NVS)	(H,NVS)	(H,NVS)	(L,NVS)	(M,VS)	(H,VS)	(H,VS)	(M,VS)	(L,S)	(M,S)	(M,S)	(L,S)	(L,NVS)	(H,NVS)	(H,NVS)	(M,NVS)
FM ₆	(L,NVS)	(H,NVS)	(M,NVS)	(L,NVS)	(M,VS)	(M,VS)	(M,VS)	(M,VS)	(L,S)	(M,S)	(M,S)	(L,S)	(M,NVS)	(M,NVS)	(M,NVS)	(M,NVS)
FM ₇	(L,NVS)	(H,NVS)	(M,NVS)	(L,NVS)	(M,VS)	(M,VS)	(M,VS)	(L,VS)	(M,S)	(M,S)	(L,S)	(VLS)	(M,NVS)	(H,NVS)	(M,NVS)	(VLS)
FM ₈	(L,NVS)	(H,NVS)	(M,NVS)	(L,NVS)	(M,VS)	(M,VS)	(M,VS)	(L,VS)	(M,S)	(M,S)	(L,S)	(VLS)	(L,NVS)	(M,NVS)	(M,NVS)	(L,NVS)
FM ₉	(M,NVS)	(VH,NVS)	(VH,NVS)	(VLS)	(M,VS)	(H,VS)	(H,VS)	(M,VS)	(M,S)	(M,S)	(H,S)	(L,S)	(M,NVS)	(H,NVS)	(H,NVS)	(L,NVS)
FM ₁₀	(L,NVS)	(VH,NVS)	(H,NVS)	(L,NVS)	(L,VS)	(H,VS)	(H,VS)	(L,VS)	(L,S)	(H,S)	(M,S)	(M,S)	(L,NVS)	(H,NVS)	(H,NVS)	(M,NVS)
FM ₁₁	(L,NVS)	(H,NVS)	(H,NVS)	(M,NVS)	(M,VS)	(H,VS)	(H,VS)	(L,VS)	(M,S)	(M,S)	(H,S)	(M,S)	(M,NVS)	(H,NVS)	(H,NVS)	(M,NVS)

مرحله چهارم: تشکیل ماتریس تصمیم

تبدیل متغیرهای زبانی
به اعداد برای دو تابع
محدودیت و قابلیت
اطمینان

TABLE 6 Aggregated decision matrix with Z-numbers.

	O	IS	IS	D
FM_1	$(0.73, 3.87, 5.92), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(3.87, 5.92, 7.94), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(5.00, 7.00, 9.00), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(0.73, 3.87, 5.92), (2.59, 5.01, 6.89)$
FM_2	$(1.73, 3.87, 5.92), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(3.40, 5.44, 7.45), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(1.50, 3.71, 5.79), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(0.32, 3.41, 5.44), (2.59, 5.01, 6.89)$
FM_3	$(0.73, 3.87, 5.92), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(5.44, 7.45, 9.00), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(3.24, 5.66, 7.77), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(2.28, 4.40, 6.44), (2.59, 5.01, 6.89)$
FM_4	$(2.28, 4.40, 6.44), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(4.21, 6.30, 7.94), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(3.00, 5.00, 7.00), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(1.00, 3.00, 5.00), (2.59, 5.01, 6.89)$
FM_5	$(0.32, 3.41, 5.44), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(4.40, 6.44, 8.45), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(4.40, 6.44, 8.45), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(0.73, 3.87, 5.92), (2.59, 5.01, 6.89)$
FM_6	$(0.73, 3.87, 5.92), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(3.40, 5.44, 7.45), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(3.00, 5.00, 7.00), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(0.73, 3.87, 5.92), (2.59, 5.01, 6.89)$
FM_7	$(2.28, 4.40, 6.44), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(3.87, 5.92, 7.94), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(2.28, 4.40, 6.44), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(1.00, 1.73, 3.87), (2.59, 5.01, 6.89)$
FM_8	$(0.73, 3.87, 5.92), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(3.40, 5.44, 7.45), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(2.28, 4.40, 6.44), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(1.00, 2.28, 4.40), (2.59, 5.01, 6.89)$
FM_9	$(3.00, 5.00, 7.00), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(4.79, 6.88, 8.45), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(5.44, 7.45, 9.00), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(0.32, 2.59, 4.79), (2.59, 5.01, 6.89)$
FM_{10}	$(1.00, 3.00, 5.00), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(5.44, 7.45, 9.00), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(4.40, 6.44, 8.45), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(0.73, 3.87, 5.92), (2.59, 5.01, 6.89)$
FM_{11}	$(2.28, 4.40, 6.44), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(4.40, 6.44, 8.45), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(5.00, 7.00, 9.00), (2.59, 5.01, 6.89)$	$(2.28, 4.40, 6.44), (2.59, 5.01, 6.89)$

مرحله پنجم: تشکیل ماتریس تصمیم‌گیری تجمعی با اعداد فازی مثلثی

افزافه کردن مقدار ایده‌آل

$$\alpha = \frac{\int x \mu_{\tilde{R}}(x) dx}{\int \mu_{\tilde{R}}(x) dx}$$

بدست آوردن مقدار محدودیت وزنی (\tilde{Z}^a) و تبدیل آن به اعداد فازی معمولی (\tilde{Z}')

TABLE 7 Aggregated decision matrix with triangular fuzzy numbers.

	O	IS	ES	D
optimal	(2.22, 2.22, 2.22)	(7.56, 7.56, 7.56)	(3.32, 3.32, 3.32)	(2.22, 2.22, 2.22)
FM ₁	(3.84, 8.59, 13.12)	(8.59, 13.12, 17.60)	(11.09, 15.53, 19.96)	(3.84, 8.59, 13.12)
FM ₂	(3.84, 8.59, 13.12)	(7.56, 12.06, 16.53)	(3.32, 8.22, 12.85)	(2.92, 7.56, 12.06)
FM ₃	(3.84, 8.59, 13.12)	(12.06, 16.53, 19.96)	(7.42, 12.56, 17.23)	(5.06, 9.76, 14.27)
FM ₄	(5.06, 9.76, 14.27)	(9.34, 13.97, 17.60)	(6.65, 11.09, 15.53)	(2.22, 6.65, 11.09)
FM ₅	(2.92, 7.56, 12.06)	(9.76, 14.27, 18.75)	(9.76, 14.27, 18.75)	(3.84, 8.59, 13.12)
FM ₆	(3.84, 8.59, 13.12)	(7.56, 12.06, 16.53)	(6.65, 11.09, 15.53)	(3.84, 8.59, 13.12)
FM ₇	(5.06, 9.76, 14.27)	(8.59, 13.12, 17.06)	(5.06, 9.76, 14.27)	(2.22, 3.84, 8.59)
FM ₈	(3.84, 8.59, 13.12)	(7.56, 12.06, 16.53)	(5.06, 9.76, 14.27)	(2.22, 5.06, 9.76)
FM ₉	(6.65, 11.09, 15.53)	(10.62, 15.20, 18.75)	(12.06, 16.53, 19.96)	(2.92, 5.74, 10.62)
FM ₁₀	(2.22, 6.65, 11.09)	(12.06, 16.53, 19.96)	(9.76, 14.27, 18.75)	(3.84, 8.59, 13.12)
FM ₁₁	(5.06, 9.76, 14.27)	(9.76, 14.27, 18.75)	(11.0, 15.53, 19.96)	(5.06, 9.76, 14.27)

مرحله ششم: وزن دار کردن ماتریس تصمیم

نکته: قبل از ضرب وزن معیارها در اعداد فازی هر گزینه، باید ماتریس نرمال بدست آید. برای ماتریس نرمال، ابتدا جمع ستونی حدهای بالا، متوسط و پایین را بدست آورده، سپس عدد حد پایین را بر جمع ستونی حد بالا، حد متوسط را بر جمع ستونی حد متوسط و حد بالا را بر جمع ستونی حد پایین تقسیم کرد. در هر گزینه و نسبت به هر معیار اینکار باید انجام شود.

وزن معیارها در اعداد داخل هر سلول ضرب می شوند.

TABLE 8 Weighted fuzzy decision matrix.

	O	IS	ES	D
optimal	(0.02, 0.05, 0.11)	(0.02, 0.04, 0.08)	(0.04, 0.09, 0.17)	(0.01, 0.04, 0.08)
FM ₁	(0.00, 0.01, 0.06)	(0.01, 0.02, 0.07)	(0.01, 0.02, 0.05)	(0.00, 0.01, 0.05)
FM ₂	(0.00, 0.01, 0.06)	(0.01, 0.03, 0.08)	(0.01, 0.04, 0.17)	(0.00, 0.01, 0.06)
FM ₃	(0.00, 0.01, 0.06)	(0.01, 0.02, 0.05)	(0.01, 0.02, 0.08)	(0.00, 0.01, 0.04)
FM ₄	(0.00, 0.01, 0.05)	(0.01, 0.02, 0.07)	(0.01, 0.03, 0.08)	(0.00, 0.01, 0.08)
FM ₅	(0.00, 0.01, 0.08)	(0.01, 0.02, 0.06)	(0.01, 0.02, 0.06)	(0.00, 0.01, 0.05)
FM ₆	(0.00, 0.01, 0.06)	(0.01, 0.03, 0.08)	(0.01, 0.03, 0.08)	(0.00, 0.01, 0.05)
FM ₇	(0.00, 0.01, 0.05)	(0.01, 0.02, 0.07)	(0.01, 0.03, 0.11)	(0.00, 0.02, 0.08)
FM ₈	(0.00, 0.01, 0.06)	(0.01, 0.03, 0.08)	(0.01, 0.03, 0.11)	(0.00, 0.02, 0.08)
FM ₉	(0.00, 0.01, 0.04)	(0.01, 0.02, 0.06)	(0.01, 0.02, 0.05)	(0.00, 0.01, 0.06)
FM ₁₀	(0.00, 0.02, 0.11)	(0.01, 0.02, 0.05)	(0.01, 0.02, 0.06)	(0.00, 0.01, 0.05)
FM ₁₁	(0.00, 0.01, 0.05)	(0.01, 0.02, 0.06)	(0.01, 0.02, 0.05)	(0.00, 0.01, 0.04)

نکته: همه معیارها ماهیت هزینه دارند و معیار منفی در نظر گرفته می شوند. بنابراین باید به معیار مثبت تبدیل شوند قبل از نرمالسازی. برای اینکار باید تمام اعداد معکوس شوند (عدد ۱ را بر تمامی اعداد تقسیم میکنیم).

مرحله هفتم: بدست آوردن میزان مطلوبیت (S_i) و درجه مطلوبیت (U_i) هر گزینه

$$S_i = \sum_{j=1}^n \check{d}_{ij} \quad (i = 0, 1, 2, \dots, m)$$

$$U_i = \frac{S_i}{S_0} \quad (i = 1, 2, \dots, m)$$

$$\frac{a1 + 4 \times a2 + a3}{6}$$

وزن قطعی را برای
مطلوبت کل بدست
می آوریم.

TABLE 9 Overall performances, utility degrees, and crisp scores for all failure modes

	Overall performance	Utility degree	Crisp utility degree
optimal	(0.08, 0.21, 0.44)		
FM ₁	(0.02, 0.06, 0.23)	(0.04, 0.30, 2.72)	0.662
FM ₂	(0.02, 0.09, 0.37)	(0.05, 0.40, 4.41)	1.008
FM ₃	(0.02, 0.06, 0.22)	(0.04, 0.30, 2.64)	0.643
FM ₄	(0.02, 0.07, 0.28)	(0.05, 0.34, 3.28)	0.780
FM ₅	(0.02, 0.07, 0.25)	(0.04, 0.31, 2.93)	0.701
FM ₆	(0.02, 0.07, 0.27)	(0.05, 0.35, 3.23)	0.779
FM ₇	(0.02, 0.09, 0.31)	(0.05, 0.40, 3.66)	0.887
FM ₈	(0.02, 0.08, 0.34)	(0.05, 0.40, 3.95)	0.931
FM ₉	(0.02, 0.06, 0.20)	(0.04, 0.29, 2.38)	0.597
FM ₁₀	(0.02, 0.07, 0.26)	(0.04, 0.30, 3.08)	0.723
FM ₁₁	(0.02, 0.06, 0.20)	(0.04, 0.28, 2.31)	0.580

نکته: برای بدست آوردن S_i از جمع سطری استفاده میکنیم، بطوریکه حدهای پایین باهم، حدهای متوسط باهم و حدهای بالا باهم جمع میشوند. برای بدست آوردن U_i حد پایین را بر مقدار حد بالا optimal، حد متوسط را بر مقدار حد متوسط optimal و حد بالا را بر حد پایین optimal تقسیم کنیم. اینکار برای تمام گزینهها انجام می-گردد.

1. Tüysüz, N., & Kahraman, C. (2023). A novel Z-fuzzy AHP&EDAS methodology and its application to wind turbine selection. *Informatica*, 34(4), 847-880.
2. Zadeh, L. A. (1965). Fuzzy sets. *Information and Control*.
3. Adalı, E. A., & Tuş, A. (2023). ARAS method based on Z-numbers in FMEA. *Quality and Reliability Engineering International*, 39(7), 3059-3081.
4. Kang, B., Wei, D., Li, Y., & Deng, Y. (2012). A Method of Converting Z-number to Classical Fuzzy Number. *Journal of Information & Computational Science*, 9(3), 703- 709.
5. Kahraman, C., & Otay, I. (2018). Solar PV power plant location selection using a Z-fuzzy number based AHP. *International Journal of the Analytic Hierarchy Process*, 10(3).
6. Tan, Y., Chen, Z., Wang, B., Ma, Q., & Wei, J. (2024). A Z-number and MABAC method based on reliability analysis and evaluation of product design concept. *Maintenance & Reliability/Eksploatacja i Niezawodność*, 26(1).
7. Zafaranlouei, N., Ghouschi, S. J., & Haseli, G. (2023). Assessment of sustainable waste management alternatives using the extensions of the base criterion method and combined compromise solution based on the fuzzy Z-numbers. *Environmental Science and Pollution Research*, 30(22), 62121-62136.