

- قدم اول- ماتریس تصمیم V را با اعداد صحیح ارزشی بدون بعد، از یک طیف دلخواه به کمک DM و یا حتی DMS ^۱ تهیه می کنیم. بدیهی است m گزینه و n شاخص خواهیم داشت که ترجیحا $m > n$ است، یعنی در حالت کلی:

sanaye20.ir

$$V = \begin{pmatrix} V_{11} & V_{12} & \dots & V_{1n} \\ V_{21} & V_{22} & \dots & V_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ V_{m1} & V_{m2} & \dots & V_{mn} \end{pmatrix}_{m \times n}$$

- قدم دوم- مجموعه مقایسات زوجی گزینه ها را به صورت زیر فراهم می کنیم.

$$S = \{(A_K, A_L) | A_L \text{ بر گزینه } A_K \text{ ترجیح دارد}\}$$

برای تشخیص برتری هر گزینه بر دیگری، فواصل اقلیدسی وزین تا گزینه ایده آل فرضی A^* مد نظر DM است که برای هر گزینه A_i به صورت زیر تعریف می شود.

$$\overline{A_i A^*} = d_i = \sqrt{\sum_{j=1}^n W_j (v_{ij} - v_j^*)^2}, i=1,2,\dots,m$$

که در آن W_j ها و V_j^* ها در ابتدا مجهولات یا متغیرهای مستقل مسئله در تابع هدف به حساب می آیند. V_{ij} ها نیز معلومات یا پارامترهای مدل محسوب می شوند.

توجه- برای راحتی محاسبات در مدل از مربع d_i ها به صورت زیر استفاده خواهد شد. sanaye20.ir

$$D_i = d_i^2 = \sum W_j (v_{ij} - v_j^*)^2, i=1,2,\dots,m$$

و این هیچ لطمه ای به حل مدل که نهایتا به رتبه بندی گزینه ها منجر می شود وارد نمی کند، بلکه مانع محاسبات رادیکالی نیز می شود. sanaye20.ir

^۱ وجود چند DM باعث می شود که میانگین هندسی نظرات در ماتریس V با چهار رقم اعشار ثبت شود و این خود مشکل ساز است، مگر اینکه از میانه نظرات استفاده نماییم.

طبق عرف مدل‌های خطی "LP" برای جواب بهینه یعنی (w, v^*) که خروجی مدل نیز خواهد بود باید در ساختار ریاضی آن محدودیت یا شرط قائل شویم. این شرط را عدول از $D_K \leq D_L$ تعیین می‌کنیم. توجه داریم که $D_K \leq D_L$ یعنی اینکه گزینه A_K فاصله کمتری از گزینه A_L نسبت به ایده‌آل یعنی A^* دارد لذا ارجح نیز هست. با این حساب $D_K > D_L$ را بدی^۱ یا نامطلوبی یا انحراف و یا ناسازگاری در قضاوت DM در نظر می‌گیریم و آنرا با $(D_L - D_K)^-$ ^۲ نشان داده و به صورت زیر تعریف می‌کنیم.

sanaye20.ir

$$(D_L - D_K)^- = \begin{cases} 0 & \text{if } D_K \leq D_L \quad (\text{سازگاری}) \\ D_K - D_L & \text{if } D_K > D_L \quad (\text{ناسازگاری}) \end{cases}$$

$$= \text{Max} \{0, (D_K - D_L)\}$$

مجموع انحرافات فوق ناشی از مقایسات زوجی $(A_K, A_L) \in S$ را با B نشان می‌دهیم لذا:

$$B = \sum_{(A_K, A_L) \in S} (D_L - D_K)^- = \sum \text{Max} \{0, (D_K - D_L)\}$$

پس مجموع ناسازگاریها را $B = \sum \text{Max} \{0, (D_K - D_L)\}$ در نظر می‌گیریم تا چنانچه کوچکترین انحرافی وجود داشته باشد در مجموع انحرافات منظور شود. نماد Max در اینجا به این معنی نیست که هر چه بیشتر شود بهتر است، بلکه اگر $D_K - D_L$ یعنی انحراف به اندازه اپسیلن (ε) هم باشد از صفر بیشتر است. لذا در محاسبات در نظر گرفته می‌شود. و اگر $D_K - D_L$ منفی باشد نیز صفر Max خواهد بود. یعنی انحراف وجود ندارد. البته چون مدل به صورت مینی‌ماکس عمل می‌کند هدف آن نیز حداقل یا min کردن مجموع این انحرافات خواهد بود.

sanaye20.ir

حال که بدی یا ناسازگاری در قضاوت را تعریف کردیم، جا دارد که

^۱ Badness

^۲ علامت منفی (-) سمت راست پراکنش به نشان همان بد بودن است لذا اگر مقدار بگیرد طبق تعریف در منفی ضرب می‌شود و $D_K - D_L$ حاصل می‌شود.

خوبی^۱ یا سازگاری در قضاوت DM را نیز متقابلاً به صورت زیر تعریف کنیم.

$$(D_L - D_K)^+ = \begin{cases} D_L - D_K & \text{if } D_K \leq D_L \\ 0 & \text{if } D_K > D_L \end{cases} \quad \begin{matrix} \text{(سازگاری)} \\ \text{(ناسازگاری)} \end{matrix}$$

مجموع خوبی ها یا سازگاری ها را نیز با G به صورت زیر نمایش می دهیم.

$$G = \sum_{(A_K, A_L) \in S} (D_L - D_K)^+$$

• قدم سوم - مدل ریاضی "LP" مسئله را ارائه می دهیم. برای این کار:

(۱) هدف مدل را معلوم می کنیم.

هدف اصلی مدل همانطور که قبلاً نیز اشاره شد از نوع مینی ماکس (miniMax) است یعنی مینیمم کردن مجموع $\{0, (D_K - D_L)\}$ که $\max\{0, (D_K - D_L)\} = \varphi(A_K, A_L)$ فرض شود هدف اصلی مدل به صورت زیر خواهد بود.

$$\min B = \sum_{(A_K, A_L) \in S} \varphi(A_K, A_L)$$

که هر چه B کمتر باشد بهتر است. چنانچه صفر باشد دیگر هیچ انحرافی در قضاوت ها وجود نداشته است.

(۲) محدودیت های مدل را معلوم کرده، آنها را می نویسیم.

شرط اصلی مدل این است که مجموع سازگاری ها یعنی G به طور قابل ملاحظه ای از مجموع ناسازگاری ها یعنی B بیشتر باشد یعنی $G > B$. چون $G - B > 0$ است آنرا مقدار مثبت ثابت h فرض می کنیم، که در حالت کلی $h = 1$ هم در نظر گرفته می شود. مقدار $G - B$ را نیز به صورت زیر محاسبه می کنیم.

$$\begin{aligned} G - B &= \sum_{(A_K, A_L) \in S} (D_L - D_K)^+ - \sum_{(A_K, A_L) \in S} (D_L - D_K)^- \\ &= \sum_{(A_K, A_L) \in S} \left[(D_L - D_K)^+ - (D_L - D_K)^- \right] \end{aligned}$$

¹ Goodness

$$= \begin{cases} \sum_{(A_K, A_L) \in S} [(D_L - D_K) - 0] & \text{if } D_K \leq D_L \\ \sum_{(A_K, A_L) \in S} [0 - (D_K - D_L)] & \text{if } D_K > D_L \end{cases}$$

که در هر حال: $G - B = \sum_{(A_K, A_L) \in S} (D_L - D_K) = h = 1$

اکنون با جایگذاری مقادیر D_K, D_L به صورت زیر خواهیم داشت:

$$\begin{aligned} D_L - D_K &= \sum W_j (V_{Lj} - V_j^*)^2 - \sum W_j (V_{Kj} - V_j^*)^2 \\ &= \sum W_j (V_{Lj}^2 + V_j^{*2} - 2V_{Lj}V_j^*) - \sum W_j (V_{Kj}^2 + V_j^{*2} - 2V_{Kj}V_j^*) \\ &= \sum W_j V_{Lj}^2 + \sum W_j V_j^{*2} - 2\sum W_j V_{Lj}V_j^* - \sum W_j V_{Kj}^2 - \sum W_j V_j^{*2} + 2\sum W_j V_{Kj}V_j^* \\ &= \sum_{(A_K, A_L) \in S} W_j (V_{Lj}^2 - V_{Kj}^2) - 2\sum W_j V_j^* (V_{Lj} - V_{Kj}) \end{aligned}$$

توجه داریم که V_{Kj}^2, V_{Lj}^2 پارامتر هستند لذا علیرغم اینکه از توان دوم هستند به خطی بودن مدل لطمه وارد نمی کنند ولی متغیرهای W_j, V_j^* چون در هم ضرب شده اند مدل از حالت خطی خارج می شود.

برای رفع این نقصان $W_j, V_j^* = u_j$ فرض می کنیم لذا خواهیم داشت:

$$D_L - D_K = \sum_{(A_K, A_L) \in S}^n W_j (V_{Lj}^2 - V_{Kj}^2) - 2 \sum_{(A_K, A_L) \in S}^n u_j (V_{Lj} - V_{Kj})$$

بدیهی است در رابطه فوق چنانچه w_j, u_j معلوم شوند به راحتی $V_j^* = \frac{u_j}{w_j}$

نیز معلوم خواهد شد با این حساب محدودیت مربوط به $G - B = h = 1$ به صورت زیر خواهد بود.^۱

$$\begin{aligned} G - B = 1 &\Rightarrow \sum_{j=1}^n (D_L - D_K) = 1 \\ &\Rightarrow \sum_{j=1}^n W_j \sum_{(A_K, A_L) \in S}^n (V_{Lj}^2 - V_{Kj}^2) - 2 \sum_{j=1}^n u_j \sum_{(A_K, A_L) \in S}^n (V_{Lj} - V_{Kj}) = 1 \end{aligned}$$

(محدودیت غیربدیهی)

از آنجاییکه برای هر $(A_K, A_L) \in S$ شرط $D_K \leq D_L$ فرض می شود و

لذا $\varphi(A_K, A_L) \geq 0$ است، بدیهی است که $\varphi(A_K, A_L) \geq D_K - D_L$

^۱ توجه داشته باشید که در $G - B$ دو \sum فعال خواهند شد.

محدودیت $(D_L - D_K) + \varphi(A_K, A_L) \geq 0$ یعنی:

$$\sum_{j=1}^n W_j (V_{lj}^2 - V_{kj}^2) - 2 \sum_{j=1}^n u_j (V_{lj} - V_{kj}) + \varphi(A_K, A_L) \geq 0$$

(محدودیت بدیهی)

محدودیت بدیهی مدل به حساب خواهد آمد.

۳) مدل "LP" کامل مسئله را به صورت زیر ارائه می دهیم.

$$\min B = \sum_{(A_K, A_L) \in S} \varphi(A_K, A_L) \quad \text{sanaye20.ir}$$

$$s.t: \sum_{j=1}^n W_j (V_{lj}^2 - V_{kj}^2) - 2 \sum_{j=1}^n u_j (V_{lj} - V_{kj}) + \varphi(A_K, A_L) \geq 0$$

$$\sum_{j=1}^n W_j \sum_{(A_K, A_L) \in S} (V_{lj}^2 - V_{kj}^2) - 2 \sum_{j=1}^n u_j \sum_{(A_K, A_L) \in S} (V_{lj} - V_{kj}) = 1$$

$\varphi(A_K, A_L) \geq 0, (A_K, A_L) \in S, W_j \geq 0, u_j$: آزاد در علامت

• قدم چهارم- مدل را به روش مناسب حل کرده جوابها را استخراج می کنیم.

جوابهای مدل فوق را با توجه به u_j^*, w_j^* های نهایی و بهینه حاصله به صورت زیر می نویسیم.

$$1) \text{ if } w_j^* > 0 \Rightarrow v_j^* = \frac{u_j^*}{w_j^*} \quad \text{sanaye20.ir}$$

که در این حالت فواصل از ایده آل به راحتی قابل محاسبه، و رتبه بندی بدون مشکل انجام می شود.

$$2) \text{ if } w_j^* = 0 \Rightarrow \begin{cases} u_j^* = 0 \Rightarrow v_j^* = \text{مبهم} \\ u_j^* > 0 \Rightarrow v_j^* = +\infty \\ u_j^* < 0 \Rightarrow v_j^* = -\infty \end{cases} \quad \text{sanaye20.ir}$$

حالات فوق در مسائل عملی کمتر رخ می دهند. علی ایحال جهت پاسخگو بودن مدل در وضعیت مبهم، $v_j^* = 0$ فرض می شود و برای $w_j^* \geq 0$ فاصله تا ایده آل محاسبه می شود.

در وضعیت های $\pm \infty$ نیز اندیس جدید \bar{r} را به صورت زیر تعریف

می کنیم:

$$j' = \{j \mid w_j^* = 0, u_j^* \neq 0\}$$

که در آن صورت با توجه به $w_j = 0$ خواهیم داشت:

$$D_i = -2 \sum_{j'=1}^n u_{j'}^* \cdot v_{ij'}$$

• قدم پنجم - رتبه بندی گزینه ها.

با توجه به جوابهای حاصل از مدل، با داشتن u_j^* ها و w_j^* ها، v_j^* ها را محاسبه و سپس مختصات نقطه یا گزینه بهینه یعنی A^* را معلوم و آنگاه فواصل تا گزینه بهینه با ایده آل یعنی $\overline{A_i A^*} = d_i$ را نیز محاسبه و در پایان گزینه ها را رتبه بندی می کنیم.

مثال (۴) جدول ارزش گذاری شده با چهار گزینه و دو شاخص به صورت زیر مفروض است.

شاخص گزینه	C_1	C_2
A_1	4	2
A_2	2	8
A_3	1	2
A_4	6	0

با استفاده از روش لینمپ (LINMAP) اوزان شاخص ها را محاسبه و

سپس گزینه ها را رتبه بندی کنید.

حل:

• قدم اول - ماتریس تصمیم V را با اعداد ارزشی مثبت صحیح ارائه شده به صورت زیر نشان می دهیم.

$$V = \begin{pmatrix} 4 & 2 \\ 2 & 8 \\ 1 & 2 \\ 6 & 0 \end{pmatrix}$$

• قدم دوم - مجموعه قضاوت زوجی DM را با حداقل $C_4^2 = 6$ عضو به

صورت زیر فرض می کنیم.^۱

$$S = \{(A_1, A_2), (A_3, A_1), (A_1, A_4), (A_2, A_3), (A_4, A_2), (A_3, A_4)\}$$

• قدم سوم- مدل ریاضی برنامه ریزی خطی "LP" مسئله را به صورت زیر فراهم می کنیم.

(۱) هدف مدل را به صورت زیر می نویسیم:

$$\begin{aligned} \min B = \sum_{(A_K, A_L) \in S} \phi(A_K, A_L) &= \sum_{(A_K, A_L) \in S} \max\{0, (D_K - D_L)\} \\ (۲) \quad &= \phi(A_1, A_2) + \phi(A_3, A_1) + \phi(A_1, A_4) + \phi(A_2, A_3) + \phi(A_4, A_2) + \phi(A_3, A_4) \end{aligned}$$

محدودیت های بدیهی مدل را به تعداد عضوهای S با رابطه کلی زیر تشکیل می دهیم.

$$\sum_{j=1}^n W_j (V_{lj}^2 - V_{kj}^2) - 2 \sum_{j=1}^n u_j (V_{lj} - V_{kj}) + \phi(A_K, A_L) \geq 0$$

• برای $\phi(A_1, A_2)$:

$$[W_1 (V_{21}^2 - V_{11}^2) + W_2 (V_{22}^2 - V_{12}^2)] - 2[u_1 (V_{21} - V_{11}) + u_2 (V_{22} - V_{12})] + \phi(A_1, A_2) \geq 0$$

$$\Rightarrow [W_1 (2^2 - 4^2) + W_2 (8^2 - 2^2)] - 2[u_1 (2 - 4) + u_2 (8 - 2)] + \phi(A_1, A_2) \geq 0$$

$$\Rightarrow -12W_1 + 60W_2 + 4u_1 - 12u_2 + \phi(A_1, A_2) \geq 0$$

• برای $\phi(A_3, A_1)$:

$$[W_1 (V_{11}^2 - V_{31}^2) + W_2 (V_{12}^2 - V_{32}^2)] - 2[u_1 (V_{11} - V_{31}) + u_2 (V_{12} - V_{32})] + \phi(A_3, A_1) \geq 0$$

$$\Rightarrow [W_1 (4^2 - 1^2) + W_2 (2^2 - 2^2)] - 2[u_1 (4 - 1) + u_2 (2 - 2)] + \phi(A_3, A_1) \geq 0$$

$$\Rightarrow +15W_1 + 0W_2 - 6u_1 + 0u_2 + \phi(A_3, A_1) \geq 0$$

• برای $\phi(A_1, A_4)$:

$$[W_1 (V_{41}^2 - V_{11}^2) + W_2 (V_{42}^2 - V_{12}^2)] - 2[u_1 (V_{41} - V_{11}) + u_2 (V_{42} - V_{12})] + \phi(A_1, A_4) \geq 0$$

$$\Rightarrow [W_1 (6^2 - 4^2) + W_2 (0^2 - 2^2)] - 2[u_1 (6 - 4) + u_2 (0 - 2)] + \phi(A_1, A_4) \geq 0$$

$$\Rightarrow +20W_1 - 4W_2 - 4u_1 + 4u_2 + \phi(A_1, A_4) \geq 0$$

^۱ توجه شود که اگر گزینه ها زیاد باشند، بطور یقین خطای قضاوت DM در مقایسات زوجی زیاد خواهد

• برای $\varphi(A_2, A_3)$:

$$\begin{aligned} & \left[W_1 (V_{31}^2 - V_{21}^2) + W_2 (V_{32}^2 - V_{22}^2) \right] - 2 \left[u_1 (V_{31} - V_{21}) + u_2 (V_{32} - V_{22}) \right] + \varphi(A_2, A_3) \geq 0 \\ \Rightarrow & \left[W_1 (1^2 - 2^2) + W_2 (2^2 - 8^2) \right] - 2 \left[u_1 (1 - 2) + u_2 (2 - 8) \right] + \varphi(A_2, A_3) \geq 0 \\ \Rightarrow & -3W_1 - 60W_2 + 2u_1 + 12u_2 + \varphi(A_2, A_3) \geq 0 \end{aligned}$$

• برای $\varphi(A_4, A_2)$:

$$\begin{aligned} & \left[W_1 (V_{21}^2 - V_{41}^2) + W_2 (V_{22}^2 - V_{42}^2) \right] - 2 \left[u_1 (V_{21} - V_{41}) + u_2 (V_{22} - V_{42}) \right] + \varphi(A_4, A_2) \geq 0 \\ \Rightarrow & \left[W_1 (2^2 - 6^2) + W_2 (8^2 - 0^2) \right] - 2 \left[u_1 (2 - 6) + u_2 (8 - 0) \right] + \varphi(A_4, A_2) \geq 0 \\ \Rightarrow & -32W_1 + 64W_2 + 8u_1 - 16u_2 + \varphi(A_4, A_2) \geq 0 \end{aligned}$$

• برای $\varphi(A_3, A_4)$:

$$\begin{aligned} & \left[W_1 (V_{41}^2 - V_{31}^2) + W_2 (V_{42}^2 - V_{32}^2) \right] - 2 \left[u_1 (V_{41} - V_{31}) + u_2 (V_{42} - V_{32}) \right] + \varphi(A_3, A_4) \geq 0 \\ \Rightarrow & \left[W_1 (6^2 - 1^2) + W_2 (0^2 - 2^2) \right] - 2 \left[u_1 (6 - 1) + u_2 (0 - 2) \right] + \varphi(A_3, A_4) \geq 0 \\ \Rightarrow & +35W_1 - 4W_2 - 10u_1 + 4u_2 + \varphi(A_3, A_4) \geq 0 \end{aligned}$$

۳) محدودیت غیربدهی مدل را با رابطه زیر می نویسیم:

$$\begin{aligned} & \sum_{j=1}^n W_j \sum_{(A_K, A_L) \in S} (V_{Lj}^2 - V_{Kj}^2) - 2 \sum_{j=1}^n u_j \sum_{(A_K, A_L) \in S} (V_{Lj} - V_{Kj}) = 1 \\ & W_1 \left[\begin{aligned} & (V_{21}^2 - V_{11}^2) + (V_{11}^2 - V_{31}^2) + (V_{41}^2 - V_{11}^2) + (V_{31}^2 - V_{21}^2) + \\ & (V_{21}^2 - V_{41}^2) + (V_{41}^2 - V_{31}^2) \end{aligned} \right] \\ & + W_2 \left[\begin{aligned} & (V_{22}^2 - V_{12}^2) + (V_{12}^2 - V_{32}^2) + (V_{42}^2 - V_{12}^2) + (V_{32}^2 - V_{22}^2) + \\ & (V_{22}^2 - V_{42}^2) + (V_{42}^2 - V_{32}^2) \end{aligned} \right] \\ & - 2u_1 \left[\begin{aligned} & (V_{21} - V_{11}) + (V_{11} - V_{31}) + (V_{41} - V_{11}) + (V_{31} - V_{21}) + \\ & (V_{21} - V_{41}) + (V_{41} - V_{31}) \end{aligned} \right] \\ & - 2u_2 \left[\begin{aligned} & (V_{22} - V_{12}) + (V_{12} - V_{32}) + (V_{42} - V_{12}) + (V_{32} - V_{22}) + \\ & (V_{22} - V_{42}) + (V_{42} - V_{32}) \end{aligned} \right] = 1 \\ \Rightarrow & W_1 (-V_{11}^2 + V_{21}^2 - V_{31}^2 + V_{41}^2) + W_2 (-V_{12}^2 + V_{22}^2 - V_{32}^2 + V_{42}^2) \\ & - 2u_1 (-V_{11} + V_{21} - V_{31} + V_{41}) - 2u_2 (-V_{12} + V_{22} - V_{32} + V_{42}) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow W_1(-4^2 + 2^2 - 1^2 + 6^2) + W_2(-2^2 + 8^2 - 2^2 + 0^2) - 2u_1(-4 + 2 - 1 + 6) - 2u_2(-2 + 8 - 2 + 0) = 1$$

$$\Rightarrow 23W_1 + 56W_2 - 6u_1 - 8u_2 = 1 \quad \text{محدودیت غیربندی}$$

(۳) مدل کامل مسئله را به صورت زیر تشکیل می دهیم.

$$\min B = \varphi(A_1, A_2) + \varphi(A_3, A_1) + \varphi(A_1, A_4) + \varphi(A_2, A_3) + \varphi(A_4, A_2) + \varphi(A_3, A_4)$$

$$s.t.: -12W_1 + 60W_2 + 4u_1 - 12u_2 + \varphi(A_1, A_2) \geq 0$$

$$+ 15W_1 + 0W_2 - 6u_1 + 0u_2 + \varphi(A_3, A_1) \geq 0$$

$$20W_1 - 4W_2 - 4u_1 + 4u_2 + \varphi(A_1, A_4) \geq 0$$

$$- 3W_1 - 60W_2 + 2u_1 + 12u_2 + \varphi(A_2, A_3) \geq 0$$

$$- 32W_1 + 64W_2 + 8u_1 - 16u_2 + \varphi(A_4, A_2) \geq 0$$

$$35W_1 - 4W_2 - 10u_1 + 4u_2 + \varphi(A_3, A_2) \geq 0$$

$$23W_1 + 56W_2 - 6u_1 - 8u_2 = 1$$

$$w_j \geq 0, u_j \text{ آزاد در علامت } (A_K, A_L) \in S, \varphi(A_K, A_L)$$

$$j=1,2$$

$$K, L=1,2,3,4$$

• قدم چهارم- حل مدل و استخراج جوابها

مدل فوق را با نرم افزار Win Q.S.B یا هر نرم افزار مناسب دیگری

حل می کنیم.

جوابها به صورت زیر می باشند.

$$W_1^* = 0.0541 \quad W_2^* = 0.0101 \quad , u_1^* = 0.1351 \quad , u_2^* = 0$$

$$\varphi(A_2, A_3) = 0.5$$

$$\varphi(A_1, A_2) = \varphi(A_1, A_3) = \varphi(A_1, A_4) = \varphi(A_4, A_2) = \varphi(A_3, A_4) = 0$$

• قدم پنجم- رتبه بندی گزینهها

ابتدا به کمک w_j^* ها و u_j^* ها مقادیر v_j^* ها را از رابطه $v_j^* = \frac{u_j^*}{w_j^*}$ محاسبه

می کنیم.

$$\Rightarrow V_1^* = \frac{u_1^*}{w_1^*} = \frac{0.1351}{0.0541} \Rightarrow V_1^* = 2.5$$

$$V_2^* = \frac{u_2^*}{w_2^*} = \frac{0}{0.0101} \Rightarrow V_2^* = 0$$

$$\Rightarrow A^* = (2.5, 0)$$

حال D_i ها را برای هر گزینه از رابطه زیر محاسبه می کنیم.

$$D_i = \sum_{j=1}^n W_j (V_{ij} - V_j^*)^2, i=1,2,\dots,m$$

$$\begin{aligned} D_1 &= \sum_{j=1}^2 W_j (V_{1j} - V_j^*)^2 \\ &= W_1 (V_{11} - V_1^*)^2 + W_2 (V_{12} - V_2^*)^2 \\ &= 0.0541(4 - 2.5)^2 + 0.0101(2 - 0)^2 \\ &= 0.1621 \end{aligned}$$

$\Rightarrow D_1 = 0.1621$ مجذور فاصله A_1 تا A^*

$$\begin{aligned} D_2 &= W_1 (V_{21} - V_1^*)^2 + W_2 (V_{22} - V_2^*)^2 \\ &= 0.0541(2 - 2.5)^2 + 0.0101(8 - 0)^2 \end{aligned}$$

$\Rightarrow D_2 = 0.6599$ مجذور فاصله A_2 تا A^*

$$\begin{aligned} D_3 &= W_1 (V_{31} - V_1^*)^2 + W_2 (V_{32} - V_2^*)^2 \\ &= 0.0541(1 - 2.5)^2 + 0.0101(2 - 0)^2 \end{aligned}$$

$\Rightarrow D_3 = 0.5257$ مجذور فاصله A_3 تا A^*

$$\begin{aligned} D_4 &= W_1 (V_{41} - V_1^*)^2 + W_2 (V_{42} - V_2^*)^2 \\ &= 0.0541(6 - 2.5)^2 + 0.0101(0 - 0)^2 \end{aligned}$$

$\Rightarrow D_4 = 0.6627$ مجذور فاصله A_4 تا A^*

$$\Rightarrow D = \{0.1621, 0.6599, 0.5257, 0.6627\}$$

$$\Rightarrow A_1 > A_3 > A_2 > A_4$$

توجه داشته باشیم که این نتیجه گیری با توجه به $A^*(2.5, 0)$ است لذا از روی ظاهر ماتریس V در این روش نمی توان قضاوت کرد. همانطور که قبلا نیز اشاره شد مختصات A^* با هیچکدام از گزینه ها یکی نیست ولی مناسب ترین گزینه برای مسئله آنها بصورت ایده آل است.

توجه - چنانچه DM در مقایسات زوجی هیچ خطایی مرتکب نشود به احتمال زیاد وزن شاخص ها دیگر هیچ کمکی نخواهند کرد و چه بسا پس از حل مدل صفر شوند در اینصورت با استفاده از اصل تراگذاری رجحان ها را تعمیم داده، گزینه ها را رتبه بندی می کنیم. که البته با تعداد زیاد گزینه ها و به ویژه شاخص ها این خطا اجتناب ناپذیر است.

برای رفع شبهه در محاسبات و داده های لینمپ چند مثال ساده ولی متمایز در زیر ارائه می شود.

مثال ۱-۴) سه گزینه و دو شاخص با داده های زیر مفروضند

شاخص	C_1	C_2
گزینه		
A_1	9	8
A_2	3	2
A_3	1	2

گزینه ها را به روش لینمپ رتبه بندی کنید.

حل: مجموعه رتبه ها را با سه وضعیت مختلف توسط DM و با این ذهنیت که هر چه مولفه های مختصاتی قوی تر باشند بهتر است^۱، به شرح زیر ارائه می دهیم.

الف) فرض کنید $S = \{(A_1, A_2), (A_1, A_3), (A_2, A_3)\}$ باشد همانطور که مشاهده می شود از دید DM هر چه مختصات بیشتر باشند گزینه نیز بهتر است و ظاهرا هیچ خطایی نیز رخ نداده است یعنی اصل تراگذاری نیز رعایت شده است لذا ضمن آگاهی از جواب مدل، بدون شرح جزئیات، جهت حل با الگوریتم لینمپ مدل LP را تشکیل می دهیم.

۱) تابع هدف مدل را می نویسیم:

$$\min B = \sum_{(A_K, A_L) \in S} \varphi(A_K, A_L) = \sum_{(A_K, A_L) \in S} \max\{0, (D_K - D_L)\}$$

$$= \varphi(A_1, A_2) + \varphi(A_1, A_3) + \varphi(A_2, A_3)$$

۲) محدودیت های بدیهی مدل را بدست می آوریم.

$$\sum_{j=1}^n W_j (V_{lj}^2 - V_{kj}^2) - 2 \sum_{j=1}^n u_j (V_{lj} - V_{kj}) + \varphi(A_K, A_L) \geq 0$$

○ برای $\varphi(A_1, A_2)$:

$$[W_1(3^2 - 9^2) + W_2(2^2 - 8^2)] - 2[u_1(3 - 9) + u_2(2 - 8)] + \varphi(A_1, A_2) \geq 0$$

^۱ توجه شود که در لینمپ همیشه مختصات بالاتر برتر نیستند بلکه موقعیت جغرافیائی تقاط از نظر DM مهم و تعیین کننده هستند که در مجموعه S نمود پیدا می کند.

$$\Rightarrow -72W_1 - 60W_2 + 12u_1 - 12u_2 + \varphi(A_1, A_2) \geq 0$$

○ برای $\varphi(A_1, A_3)$:

$$[W_1(1^2 - 9^2) + W_2(2^2 - 8^2)] - 2[u_1(1 - 9) + u_2(2 - 8)] + \varphi(A_1, A_3) \geq 0$$

$$\Rightarrow -80W_1 - 60W_2 + 16u_1 + 12u_2 + \varphi(A_1, A_3) \geq 0$$

○ برای $\varphi(A_2, A_3)$:

$$\Rightarrow [W_1(1^2 - 3^2) + W_2(2^2 - 2^2)] - 2[u_1(1 - 3) + u_2(2 - 2)] + \varphi(A_2, A_3) \geq 0$$

$$\Rightarrow -8W_1 - 0W_2 + 4u_1 + 0u_2 + \varphi(A_2, A_3) \geq 0$$

(۳) محدودیت غیربديهی مدل را با رابطه زیر می نویسیم:

$$\sum_{j=1}^n W_j \sum_{(A_K, A_L) \in S} (V_{Lj}^2 - V_{Kj}^2) - 2 \sum_{j=1}^n u_j \sum_{(A_K, A_L) \in S} (V_{Lj} - V_{Kj}) = 1$$

$$W_1[(3^2 - 9^2) + (1^2 - 9^2) + (1^2 - 3^2)] + W_2[(2^2 - 8^2) + (2^2 - 8^2) + (2^2 - 2^2)]$$

$$- 2u_1[(3 - 9) + (1 - 9) + (1 - 3)] - 2u_2[(2 - 8) + (2 - 8) + (2 - 2)] = 1$$

$$\Rightarrow -160W_1 - 120W_2 + 32u_1 + 24u_2 = 1$$

لذا مدل کامل مسئله به صورت زیر است:

$$\min B = \varphi(A_1, A_2) + \varphi(A_1, A_3) + \varphi(A_2, A_3)$$

$$s.t : -72W_1 - 60W_2 + 12u_1 + 12u_2 + \varphi(A_1, A_2) \geq 0$$

$$- 80W_1 - 60W_2 + 16u_1 + 12u_2 + \varphi(A_1, A_3) \geq 0$$

$$- 8W_1 + 0W_2 + 4u_1 + 0u_2 + \varphi(A_2, A_3) \geq 0$$

$$- 160W_1 - 120W_2 + 32u_1 + 24u_2 = 1$$

$$w_1, w_2 \geq 0, u_1, u_2 : \text{و آزاد در علامت} \quad K, L = 1, 2, 3, 4 \quad \varphi(A_K, A_L) \geq 0$$

جواب های مدل فوق نیز به صورت زیر می باشند.

$$w^* = (0, 0) \quad , u^* = (0.0313, 0) \quad , B^* = 0$$

همانطور که مشاهده می شود هیچگونه اولویت وزنی وجود ندارد از طرفی DM هیچ خطایی نیز مرتکب نشده بنابراین شرط تراگذاری در قضاوت وی نیز رعایت شده است یعنی از دید DM :

$$A_1 > A_2, A_1 > A_3, A_2 > A_3 \Rightarrow A_1 > A_2 > A_3$$

توجه داریم چون DM نیز خطا مرتکب نشده رتبه بندی با نظرات تطابق دارد.

ب) حال فرض کنید $S = \{(A_2, A_1), (A_1, A_3), (A_3, A_2)\}$ باشد مدل

کلی مسئله به صورت زیر می باشد: sanaye20.ir

$$\min B = \varphi(A_2, A_1) + \varphi(A_1, A_3) + \varphi(A_3, A_2)$$

$$s.t.: +72W_1 + 60W_2 - 12u_1 - 12u_2 + \varphi(A_2, A_1) \geq 0$$

$$-80W_1 - 60W_2 + 16u_1 + 12u_2 + \varphi(A_1, A_3) \geq 0$$

$$+8W_1 + 0W_2 - 4u_1 + 0u_2 + \varphi(A_3, A_2) \geq 0$$

$$80W_1 + 0W_2 + 16u_1 + 0u_2 = 1$$

$$w_1, w_2 \geq 0, u_1, u_2 : \varphi(A_K, A_L) \geq 0$$

که پس از حل مدل خواهیم داشت:

$$W^* = (0.0089, 0) \quad u^* = (0.0179, 0.0357) \quad , B^* = 0$$

یعنی با اوزان فوق میزان خطا دیگر قابل ملاحظه نیست و صفر می شود.

sanaye20.ir

$$W_1^* = 0.0089 \Rightarrow V_1^* = \frac{u_1^*}{W_1^*} = \frac{0.0179}{0.0089} \Rightarrow V_1^* = 2.01$$

چون $u_2^* > 0, W_2^* = 0$ شده است $V_2^* \rightarrow +\infty$ بنابراین نمی توان

مختصات دقیق A^* را بدست آورد، ولی همانطور که ذکر شد فواصل را

می توان به صورت زیر محاسبه نمود.

sanaye20.ir

$$W_2^* = 0 \quad \wedge \quad u_2^* > 0 \Rightarrow J' = \{J \mid W_j^* = 0, u_j \neq 0\} = \{2\}$$

$$\Rightarrow D_i = -2 \sum_{j'} u_{j'}^* V_{ij'}$$

$$D_1 = \overline{A_1 A^*} = -2(u_2^* V_{12})$$

$$= -2(0.0357 \times 8) \Rightarrow D_1 = -0.5712$$

sanaye20.ir

$$D_2 = \overline{A_2 A^*} = -2(u_2^* V_{22})$$

$$= -2(0.0357 \times 2) \Rightarrow D_2 = -0.1428$$

$$D_3 = \overline{A_3 A^*} = -2(u_2^* V_{32})$$

$$= -2(0.0357 \times 8) \Rightarrow D_3 = 0.1428$$

$$\Rightarrow A_3 = A_2 > A_1$$

همانطور که مشاهده می‌شود علیرغم اینکه گزینه A_1 عملاً از دید DM شاخص بالاتر از A_2 است، رتبه سوم شده است، که این نیز با توجه به نظر DM دور از انتظار نیست، زیرا DM به برتری مطلق A_1 معتقد نبود؛ است.

نتیجه - قبلاً نیز تأکید جدی کردیم که در لینمپ، گزینه‌ها همانند m نقطه در فضای n بعدی هستند لذا موقعیت مختصاتی گزینه‌ها از دید DM مه‌ هستند ولی اگر تعداد گزینه‌ها زیاد باشند خطای ناشی از قضاوت زوجی DM نیز افزایش می‌یابد لذا مدل درصدد است اوزانی را معلوم کند که مجموع خطای DM حداقل گردد. تصور کنید در یک منطقه بزرگ شهری m فروشگاه زنجیره‌ای با موقعیت‌های متفاوت فعال هستند، با روش لینمپ بطور مناسب می‌شود فروشگاه‌ها را رتبه‌بندی نمود، لذا در چنین شرایطی هیچ دلیلی ندارد که مثلاً فروشگاه دوم با موقعیت $(50,60)$ A_2 بهتر - فروشگاه پنجم با موقعیت $(10,25)$ A_3 باشد هر چند از دید هر دو شاخص یا به عبارت بهتر دو محور مختصات موقعیت بالاتری دارد. به همین دلیل برای مسائلی که شاخص‌ها اولویت افزایشی یا کاهشی همانند سود و هزینه دارند، این روش توصیه نمی‌شود، به خصوص که شاخص‌ها زیاد هم باشند.

مثال ۲-۴) دو گزینه و دو شاخص با مختصات زیر مفروضند:

شاخص گزینه	C_1	C_2
A_1	6	9
A_2	5	4

$$S = \{(A_2, A_1)\}$$

با روش لینمپ و با توجه به نظر DM آنها را رتبه‌بندی کنید.

حل: با توجه به سادگی مسئله بدون شک انتظار می‌رود که با توجه به نظر DM علیرغم اینکه ارزش مختصات A_1 از A_2 بیشتر است، گزینه A_1 برگزینه A_1 ارجحیت داشته باشد. علی‌ایحال مسئله را با الگوریتم لینمپ نیز حل می‌کنیم.

حل:

- قدم اول- تابع هدف مدل را به صورت $\min B = \varphi(A_2, A_1)$ می نویسیم.
- قدم دوم- محدودیت بدیهی مدل را بدست می آوریم.

$$\begin{aligned} \sum_{j=1}^n W_j (V_{1j}^2 - V_{2j}^2) - 2 \sum_{j=1}^n u_j (V_{1j} - V_{2j}) + \varphi(A_2, A_1) &\geq 0 \\ \Rightarrow \sum_{j=1}^n W_j (V_{1j}^2 - V_{2j}^2) - 2 \sum_{j=1}^n u_j (V_{1j} - V_{2j}) + \varphi(A_2, A_1) &\geq 0 \\ \Rightarrow [W_1 (V_{11}^2 - V_{21}^2) + W_2 (V_{12}^2 - V_{22}^2)] - 2[u_1 (V_{11} - V_{21}) + u_2 (V_{12} - V_{22})] + \varphi(A_2, A_1) &\geq 0 \\ \Rightarrow [W_1 (6^2 - 5^2) + W_2 (9^2 - 4^2)] - 2[u_1 (6 - 5) + u_2 (9 - 4)] + \varphi(A_2, A_1) &\geq 0 \\ \Rightarrow 11W_1 + 65W_2 - 2u_1 - 10u_2 + \varphi(A_2, A_1) &\geq 0 \end{aligned}$$

- قدم سوم- محدودیت غیربدیهی مدل را با رابطه زیر می نویسیم.

$$\begin{aligned} \sum_{j=1}^n W_j \sum_{(A_K, A_L) \in S} (V_{1j}^2 - V_{2j}^2) - 2 \sum_{j=1}^n u_j \sum_{(A_K, A_L) \in S} (V_{1j} - V_{2j}) &= 1 \\ W_1 [(V_{11}^2 - V_{21}^2)] + W_2 [(V_{12}^2 - V_{22}^2)] - 2u_1 [(V_{11} - V_{21})] - 2u_2 [(V_{12} - V_{22})] &= 1 \\ \Rightarrow W_1 [(6^2 - 5^2)] + W_2 [(9^2 - 4^2)] - 2u_1 [(6 - 5)] - 2u_2 [(9 - 4)] &= 1 \\ \Rightarrow 11W_1 + 65W_2 - 2u_1 - 10u_2 &= 1 \end{aligned}$$

- قدم چهارم- مدل کلی مساله را به صورت زیر تشکیل می دهیم.

$$\min B = \varphi(A_2, A_1)$$

$$s.t : 11W_1 + 65W_2 - 2u_1 - 10u_2 + \varphi(A_2, A_1) \geq 0$$

$$11W_1 + 65W_2 - 2u_1 - 10u_2 = 1$$

$$w_1, w_2 \geq 0, u_1, u_2 : \varphi(A_2, A_1) \geq 0 \text{ و آزاد در علامت}$$

با توجه به محدودیت دوم بدون حل مدل با نرم افزار ، هم بدیهی است
 لذا $A_2 > A_1$ است. $B^* = \varphi(A_2, A_1) = 0$

جواب نرم افزار نیز به صورت زیر است:

$$W^* = (0.00154) \quad u^* = (0,0) \quad , \varphi = (A_2, A_1) = 0 \Rightarrow A_2 > A_1$$

توجه - چنانچه DM مجموعه $S = \{(A_1, A_2)\}$ را ارائه میداد نیز بدیهی بود

که $\varphi(A_1, A_2) = 0$ شود و $A_1 > A_2$ باشد. A_1 و A_2 را به عنوان گزینه‌های تصمیم‌گیری می‌نامند.

نتیجه نهائی - با توجه به اینکه در لینمپ گزینه‌ها مجموعه نقاطی در فضای مختصاتی E^n هستند، مدل جوابی را ارائه می‌دهد که در آن DM حداقل خطا را مرتکب شده باشد. در مسائل واقعی که گزینه‌ها زیاد هستند بدیهی است که DM نیز خطا مرتکب می‌شود، لذا اولویت مدل تامین نظر DM با حداقل خطا می‌باشد. آنچه حائز اهمیت است اینکه در مدل‌های پر حجم DM هم قبل از حل نتیجه نهائی را نمی‌داند.