

## ارائه یک مدل تصمیم‌گیری چند معیاره فازی با استفاده از شبکه‌های عصبی

عارف کریمی افشار<sup>۱</sup>، محمد علی منتظری<sup>۲</sup> و عباس میرحیدری<sup>۳</sup>

<sup>۱</sup> دانشگاه صنعتی اصفهان-دانشکده برق و کامپیوتر، A.karimifshar@ec.iut.ac.ir

<sup>۲</sup> دانشگاه صنعتی اصفهان-دانشکده برق و کامپیوتر، Montazeri@cc.iut.ac.ir

<sup>۳</sup> دانشگاه صنعتی اصفهان-دانشکده برق و کامپیوتر، A.mirheidari@ec.iut.ac.ir

چکیده - تصمیم‌گیری دارای ماهیتی ادراکی و غیر کمی می‌باشد لذا در تصمیم‌سازی با استفاده از سیستم‌های کامپیوتری که ذاتا دارای ماهیتی ساختاریافته و غیرادراکی می‌باشد، با مشکل مواجه خواهیم بود. تلاش‌های صورت گرفته در قالب سیستم‌های پشتیبانی تصمیم، سعی در بر طرف کردن این مسئله به روش‌های متعددی داشته است. خصوصا استفاده از منطق فازی، که تطابق بیشتری با مسایل تصمیم‌گیری دارد، راه را در تصمیم‌گیری‌های مبتنی بر کامپیوتر هموار ساخته است. در این مقاله ضمن فازی‌سازی فاکتورهای تصمیم‌گیری و استفاده از روش شباهت به گزینه ایده‌آل فازی جهت تصمیم‌گیری، از شبکه‌های عصبی برای تعیین وزن معیارها بهره گرفته می‌شود، که نتایج حاصل از پیاده‌سازی و اعمال روش پیشنهادی، بهبود ۱۴/۳ درصدی، در صحت تصمیم‌گیری را نشان می‌دهد.

کلیدواژه- تصمیم‌گیری چند معیاره فازی، سیستم‌های پشتیبانی تصمیم، شبکه‌های عصبی.

روش ایده‌آل کلاسیک، در این روش با توجه به معیارها و گزینه‌های موجود، ماتریس تصمیم ساخته می‌شود و پس از ارزش‌گذاری معیارها و ایجاد ماتریس وزن‌ها، ماتریس تصمیم وزن‌دار ساخته شده و با حل گزینه ایده‌آل کلاسیک گزینه مناسب بر حسب فاصله از ایده‌آل یا ضد ایده‌آل انتخاب می‌شود [۲]. روش دلفی، در این روش از دانش افراد خبره جهت رسیدن به مطمئن‌ترین توافق گروهی، زمانی که دانشی نامطمئن و ناکامل در یک موضوع خاص در دسترس باشد، استفاده می‌شود، روند کار از طریق استفاده از پرسشنامه و نظر خواهی از متخصصین امر و افراد خبره در طی دفعات و باز خورد حاصل از آن، دنبال می‌شود [۳].

به طور کلی فرآیند تصمیم‌گیری چند معیاره با دو مشکل اصلی زیر مواجه است [۴-۷]:

- فقدان استاندارد برای اندازه‌گیری معیارهای کیفی،
  - فقدان واحد برای تبدیل معیارها (اعم از کمی و کیفی) به یکدیگر یا فقدان استاندارد وزن دهی معیارها.
- در جهت رفع مشکل اول، فازی‌سازی به‌عنوان راهکاری برای فقدان استاندارد برای اندازه‌گیری‌ها، بیان شد و صورت‌های جدیدی از روش‌های کلاسیک مطرح گردید، از جمله روش انتخاب گزینه ایده‌آل فازی یا روش دلفی فازی.

### ۱- مقدمه

در دنیای واقعی اخذ تصمیم، یک فرآیند ساده یک بعدی به شمار نمی‌آید، حتی در ساده‌ترین حالات نیز یک تصمیم‌گیری با پارامترها و معیارهای متعددی رو به رو خواهد بود. در جواب به این واقعیت روش‌های حل یا اخذ تصمیمات چند معیاره مطرح گردیده است. یکی از جامع‌ترین مدل‌های طراحی شده برای تصمیم‌گیری با معیارهای چند گانه، فرآیند تحلیل سلسله‌مراتبی می‌باشد [۱]، زیرا این تکنیک امکان فرموله کردن مسئله را به صورت سلسله‌مراتبی فراهم می‌کند و همچنین امکان در نظر گرفتن معیارهای مختلف کمی و کیفی را در مسئله دارد. این فرآیند گزینه‌های مختلف را در تصمیم‌گیری دخالت داده و امکان تحلیل حساسیت معیارها و زیر معیارها را دارد. علاوه بر این، بر مبنای مقایسه زوجی بنا نهاده شده، که قضاوت و محاسبات را تسهیل می‌نماید. همچنین میزان سازگاری و ناسازگاری تصمیم را نشان می‌دهد که از مزایای ممتاز این تکنیک در تصمیم‌گیری چند معیاره می‌باشد. بعلاوه از یک مبنای تئوریک قوی برخوردار بوده و بر اساس اصول بدیهی بنا شده است، در این فرآیند تصمیم‌گیری از مقایسه زوجی جهت شکل دهی ماتریس مبدل داده‌های کیفی به مقادیر عددی استفاده می‌شود.

اما مشکل دوم، در موضع سنتی روش مقدار ویژه روشی متداول در رسیدن به وزن پارامترها از یک ماتریس مقایسه زوجی می باشد که در آن مقادیر ویژه یک ماتریس مقایسه زوجی از (۱) بدست می آید.

$$|A - \lambda I| = 0 \quad (1)$$

در این رابطه  $A$  یک ماتریس مقایسه می باشد و  $\lambda$  مقادیر ویژه ماتریس  $A$  و  $I$  ماتریس همانی می باشد. وزن های نهایی ( $W$ ) از قرار دادن مقدار ویژه بیشینه در (۲) قابل محاسبه خواهد بود.

$$(A - \lambda_{\max}) \times W = 0 \quad (2)$$

در این مقاله روش وزن دهی دیگری با استفاده از شبکه های عصبی مطرح می گردد، که قابل اعمال هم به روش های کلاسیک سنتی و هم روش های فازی می باشد. در ادامه ساختار این مقاله به ترتیب زیر خواهد بود، در بخش دوم روش شباهت به گزینه ایده آل فازی، که مبنای تصمیم گیری طرح پیشنهادی می باشد بیان می گردد، بخش سوم توضیح مختصری از روش وزن دهی پیشنهادی را در بر خواهد داشت، بخش چهارم به شبیه سازی اختصاص دارد و در بخش پنجم نتیجه گیری مقاله آورده شده است.

## ۲- روش شباهت به گزینه ایده آل فازی

وجود عدم قطعیت در بیان معیارها و رتبه بندی گزینه ها، سبب افزایش یافتن عدم قطعیت در تصمیم گیری نهایی با روش های کلاسیک، از جمله شباهت به گزینه ایده آل کلاسیک شده است. روش شباهت به گزینه ایده آل فازی (FTOPSIS) که بر مبنای روش شباهت به گزینه کلاسیک مطرح گردیده است، با ترکیب منطق فازی و روش های کلاسیک حل مسئله، سعی در بهره برداری از مسئله عدم قطعیت در رتبه بندی معیارها و گزینه ها می نماید. مراحل حل یک مسئله تصمیم گیری با  $n$  معیار و  $m$  گزینه به شرح زیر می باشد:

گام اول، ایجاد ماتریس تصمیم ( $\tilde{D}$ )، (۳)، ماتریسی با ابعاد  $n$  (تعداد معیارها) در  $m$  (تعداد گزینه ها)، که درایه های آن را ارزیابی های انجام شده از همه گزینه ها با توجه معیارهای مختلف، تشکیل می دهند.

$$\tilde{D} = \begin{bmatrix} \tilde{x}_{11} & \dots & \tilde{x}_{n1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \tilde{x}_{m1} & \dots & \tilde{x}_{mn} \end{bmatrix} \quad (3)$$

برای مثال  $\tilde{x}_{ij}$ ، ارزیابی صورت گرفته در رابطه با  $i$  امین گزینه با توجه به معیار  $j$  ام می باشد. که  $\tilde{x}_{ij} = (a_{ij}, b_{ij}, c_{ij})$  در این جا یک عدد فازی مثلثاتی می باشد. اگر  $k$  عضو در تصمیم گیری موثر و  $\tilde{x}_{ijk} = (a_{ijk}, b_{ijk}, c_{ijk})$  رتبه بندی  $k$  امین تصمیم گیرنده باشد، رتبه بندی فازی ترکیبی  $\tilde{x}_{ij}$  به صورت رابطه (۴) محاسبه می شود.

$$a_{ij} = \min_k \{a_{ijk}\}, \quad c_{ij} = \max_k \{a_{ijk}\} \quad (4)$$

$$b_{ij} = \sum_{k=1}^K b_{ijk} / K$$

گام دوم، تعیین ماتریس وزن معیارها، در این مرحله ضریب اهمیت معیارهای مختلف در تصمیم گیری با ماتریس یک بعدی،  $\tilde{W} = [\tilde{W}_1, \tilde{W}_2, \dots, \tilde{W}_n]$ ، تعریف می شود، که  $\tilde{W}_j = (w_{j1}, w_{j2}, w_{j3})$  یک عدد فازی مثلثاتی می باشد. اگر  $k$  تصمیم گیرنده در کمیته تصمیم گیری وجود داشته باشد و  $\tilde{W}_{jk} = (w_{jk1}, w_{jk2}, w_{jk3})$  ضریب اهمیتی باشد، که  $k$  امین تصمیم گیرنده به معیار  $j$  ام داده باشد، رتبه بندی فازی  $\tilde{W}_j$  به صورت رابطه (۵) محاسبه می شود.

$$w_{j1} = \min_k \{w_{jk1}\}, \quad w_{j3} = \max_k \{w_{jk3}\} \quad (5)$$

$$w_{j2} = \sum_{k=1}^K w_{jk2} / K$$

گام سوم، بی مقیاس کردن ماتریس تصمیم فازی، با توجه به امکان این که، معیارها از جنس مختلف باشند و مقیاس های متفاوتی داشته باشند، ماتریس تصمیم فازی ساخته شده در گام قبل بی مقیاس می شود. در این جا از روش تغییر مقیاس خطی برای تبدیل مقیاس معیارهای مختلف به مقیاس قابل مقایسه استفاده می شود، برای ماتریس تصمیم  $\tilde{D}$  با درایه ها  $\tilde{x}_{ij}$  ماتریس  $\tilde{R}$  با درایه های  $\tilde{r}_{ij}$  یک ماتریس بی مقیاس خواهد بود که برای معیارهای مثبت و منفی به ترتیب از روابط (۶) و (۷) محاسبه می شود.

$$\tilde{r}_{ij} = \left( \frac{a_{ij}}{c_j^*}, \frac{b_{ij}}{c_j^*}, \frac{c_{ij}}{c_j^*} \right) \quad (6)$$

$$\tilde{r}_{ij} = \left( \frac{a_j^-}{c_{ij}}, \frac{a_j^-}{b_{ij}}, \frac{a_j^-}{a_{ij}} \right) \quad (7)$$

که نحوه محاسبه  $c_j^*$  و  $a_j^-$  به کار رفته در روابط فوق، در (۸) بیان شده است.

<sup>1</sup> Fuzzy Technique for order performance by similarity to ideal solution

(۱۵)

$$d(\tilde{A}, \tilde{B}) = \sqrt{\frac{1}{3} [(a_1 - a_2)^2 + (b_1 - b_2)^2 + (c_1 - c_2)^2]}$$

لازم به ذکر است که  $d$  یک عدد قطعی می باشد.

در نهایت شاخصی به نام شاخص شباهت (CC) محاسبه می شود که به عنوان معیاری برای تشابه به گزینه‌ی ایده آل در نظر گرفته می‌شود، از (۱۶) برای محاسبه CC استفاده شده است.

$$cc_i = S_i^- / (S_i^- + S_i^*) \quad (۱۶)$$

سپس با توجه به میزان شاخص شباهت، گزینه‌ها رتبه بندی می شوند، به نحوی که گزینه‌هایی با شاخص شباهت بیشتر در اولویت بالاتر قرار می گیرند.

FTOPSIS با بهره گیری از منطق فازی مسئله عدم قطعیت ارزیابی‌ها را مدیریت می نماید، اما هنوز انتخاب وزن هر معیار مسئله ساز بوده و وابسته به نحوه انتخاب و تخصص افراد تصمیم گیرنده است، در بخش بعدی تعیین وزن معیارها با استفاده از شبکه های عصبی، به عنوان روش پیشنهادی مطرح می گردد.

### ۳- ساخت ماتریس وزن

FTOPSIS به صورت معمول برای محاسبه ماتریس وزن معیارها از اعداد ترکیبی فازی بهره می گردد، که روش خطی بوده و وابسته به اعضا کمیته تصمیم گیری می باشد. در این تحقیق از یک شبکه عصبی پرسپترون چند لایه برای تعیین وزن معیارها استفاده شده است. شبکه با استفاده از مجموعه ای از داده ها آموزش داده می شود و پس از آن ضرایب انتخاب شده برای فاکتورهای ورودی، به عنوان وزن یا عامل موثر در تعیین وزن معیارها، مورد استفاده قرار می گیرد. در مواردی که تصمیم گیری در رابطه با مسائلی می باشد که داده های آموزشی برای مواردی مشابه در اختیار داریم، از این ضرایب به صورت مستقیم جهت تعیین وزن معیارها استفاده می شود، اما اگر مسئله مربوط به تصمیم گیری در موارد کاملاً جدید باشد و اطلاعات قبلی برای آموزش شبکه عصبی موجود نباشد، شبکه عصبی بر روی داده های عملکرد اعضا کمیته تصمیم گیری اعمال می شود و سپس از آن‌ها به عنوان ضریب دقت تصمیم سازی اعضا کمیته تصمیم گیری، جهت وزن دهی معیارها استفاده می شود.

$$c_j^* = \max_i c_{ij} \quad , \quad a_j^- = \max_i a_{ij} \quad (۸)$$

گام چهارم، بدست آوردن ماتریس تصمیم فازی وزن دار با توجه به وزن معیارهای مختلف، ماتریس تصمیم فازی وزن دار از ضرب کردن ضریب اهمیت مربوط به هر معیار در ماتریس بی-مقیاس شده‌ی فازی و به صورت رابطه (۹) به دست می آید.

$$\tilde{v}_{ij} = \tilde{r}_{ij} \cdot \tilde{w}_j \quad (۹)$$

اگر  $\tilde{w}_j = (w_{j1}, w_{j2}, w_{j3})$  ضرایب اهمیت معیار  $j$ ام و  $\tilde{r}_{ij} = (r_{ij1}, r_{ij2}, r_{ij3})$ ، آنگاه از (۱۰) برای محاسبه  $\tilde{v}_{ij}$  استفاده می شود.

(۱۰)

$$\tilde{v}_{ij} = \tilde{r}_{ij} \cdot \tilde{w}_j = (r_{ij1} * w_{j1}, r_{ij1} * w_{j1}, r_{ij1} * w_{j1})$$

گام پنجم، یافتن حل ایده آل فازی ( $FPIS, A^*$ ) و حل ضدایده آل فازی ( $FNIS, A^-$ )، اگر  $A^*$  و  $A^-$  به ترتیب شامل حل ایده آل فازی و حل ضد ایده آل از بین تمام گزینه‌ها باشد، به صورت (۱۱) نمایش داده می‌شوند.

$$A^* = \{ \tilde{v}_1^*, \tilde{v}_2^*, \dots, \tilde{v}_n^* \} \quad (۱۱)$$

$$A^- = \{ \tilde{v}_1^-, \tilde{v}_2^-, \dots, \tilde{v}_n^- \}$$

که  $\tilde{v}_2^*$  بهترین مقدار معیار  $j$ ام از بین تمام گزینه‌ها و  $\tilde{v}_2^-$  بدترین مقدار معیار  $j$ ام از بین تمام گزینه‌ها می باشد، که از روابطه (۱۲) برای محاسبه آن‌ها استفاده می‌شود.

$$\tilde{v}_j^- = \min_i \{ \tilde{v}_{ij1}^- \} \quad (۱۲)$$

$$\tilde{v}_j^* = \max_i \{ \tilde{v}_{ij3}^* \}$$

بنابراین گزینه‌هایی که در  $A^*$  و  $A^-$  قرار می گیرند، به ترتیب گزینه‌های کاملاً بهتر و کاملاً بدتر هستند.

گام ششم، محاسبه‌ی فاصله از حل ایده آل و ضد ایده آل فازی، فاصله‌ی هر گزینه از حل ایده آل فازی و ضد ایده آل فازی به ترتیب از روابط (۱۳) و (۱۴) قابل محاسبه می باشد.

$$S_i^* = \sum_{k=1}^K d(\tilde{v}_{ij}, \tilde{v}_j^*) \quad (۱۳)$$

$$S_i^- = \sum_{k=1}^K d(\tilde{v}_{ij}, \tilde{v}_j^-) \quad (۱۴)$$

که  $d$  فاصله‌ی بین دو عدد فازی است، اگر  $A_1 = (a_1, b_1, c_1)$  و  $A_2 = (a_2, b_2, c_2)$  آنگاه  $d(\tilde{A}, \tilde{B})$  با استفاده از (۱۵) محاسبه می شود.

متفاوت مورد استفاده قرار گرفت، جدول (۲)، که شامل یک ماتریس وزن با داریه‌های اعداد ترکیبی فازی، که از طریق مصاحبه با افراد خبره ایجاد شده، یک ماتریس وزن با داریه‌های اعداد ترکیبی فازی حاصل از مصاحبه با شرکت‌های بیمه و دو ماتریس وزن تصادفی می باشد.

جدول ۲: وزن معیارها با توجه به روش های مختلف

ضرب اهمیت نوع ماشین	ضرب اهمیت طول عمر ماشین	ضرب اهمیت گروه سنی بیمه شده	
w1	(0.18,0.2,0.22)	(0.84,0.86,0.88)	(0.81,0.85,0.9)
w2	(0.86,0.88,0.9)	(0.83,0.85,0.9)	(0.63,0.66,0.7)
w3	(0.44,0.48,0.5)	(0.81,0.85,0.9)	(0.8,0.84,0.9)
w4	(0.93,0.95,1)	(0.60,0.63,0.65)	(0.33,0.38,0.4)

همچنین ارزیابی‌های صورت گرفته برای هر گزینه باتوجه به معیارهای مختلف به‌گونه‌ای صورت داه شده است که تمامی معیارها به صورت مثبت در نظر گرفته شوند، هر چند که عدم رعایت این نکته در جواب نهایی تأثیری نخواهد داشت.

جدول (۳) حاوی اطلاعات مربوط به تعداد مراجعات و میزان خسارت گروه های مختلف بیمه شدگان می باشد. همچنین در این جدول حاصل ضرب میزان خسارت و تعداد دفعات مراجعه به عنوان تابع مطلوب آورده شده است.

جدول ۳: میزان قطعی تعداد مراجعات و خسارت دریافت شده

میزان خسارت دریافت شده	تعداد دفعات مراجعه
g1	230
g2	199.25
g3	223.25
g4	201.5
g5	315
g6	251.25
g7	256.25

نمودار شکل (۱) بیان کننده میزان شاخص شباهت برای گروه های مختلف بیمه شده، با استفاده از روش

شبکه عصبی استفاده شده در این تحقیق یک پرسپترون دو لایه، با متغییر های ورودی، که همان معیارهای موثر در تصمیم گیری بوده و همچنین هایپربولیک تانژانت<sup>۲</sup> به عنوان توابع فعالیت لایه میانی و تابع فعالیت خروجی سیگموید<sup>۳</sup>، می باشد.

#### ۴- شبیه سازی

پس از پیاده سازی روش FTOPSIS در نرم افزار مطلب و ساخت شبکه عصبی، از مجموعه داده car\_insurance\_claims در بانک های اطلاعاتی نرم افزار SPSS برای آموزش شبکه استفاده شد [۸]. car\_insurance\_claims یک مجموعه داده در مورد خسارت های وارده به ماشین ها، که توسط (McCullagh and Nelder, 1998) آنالیز و ارائه گردیده، می باشد. این مجموعه داده حاوی اطلاعاتی در مورد طول مدتی که شخص زیر پوشش بیمه بوده، نوع خودرو و طول عمر آن است، همچنین تعداد مراجعات و میزان خسارت دریافت شده نیز در این مجموعه موجود می باشد. مسئله تصمیم گیری به صورت ارائه یک اولویت بندی، برای گروه های جدول (۱) بر مبنای تعداد دفعات مراجعه و یا میزان دریافت خسارت، تعریف شده است. دسته بندی گروه ها، جدول (۱)، بر مبنای ترکیب های مختلف گروه های سنی، نوع ماشین ها و طول عمر آنها صورت گرفته است.

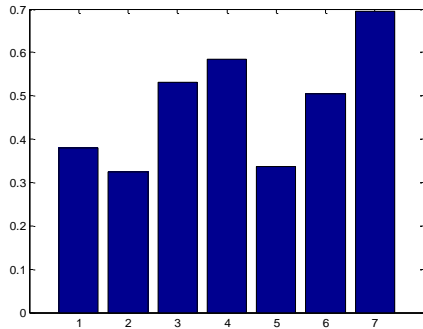
جدول ۱: معیارهای موثر در مسئله و ارزیابی های انجام شده برای هرگزینه

سن بیمه شده	نوع ماشین بیمه شده	طول عمر ماشین
g1	(3.5,4,4.5)	(2.5,3,3.5)
g2	(1.5,2,2.5)	(1,2.5,4)
g3	(0.5,1,1.5)	(1,2.5,4)
g4	(2.5,3,3.5)	(1,2.5,4)
g5	(2,2.5,3)	(1,2.5,4)
g6	(1,2.5,4)	(0.5,1,1.5)
g7	(2,2.5,3)	(1.5,2,2.5)

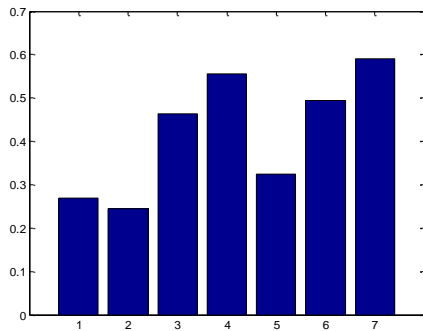
برای مقایسه روش پیشنهادی چهار ماتریس وزن

<sup>۲</sup>- Hyperbolic Tangent

<sup>۳</sup>- Sigmoid



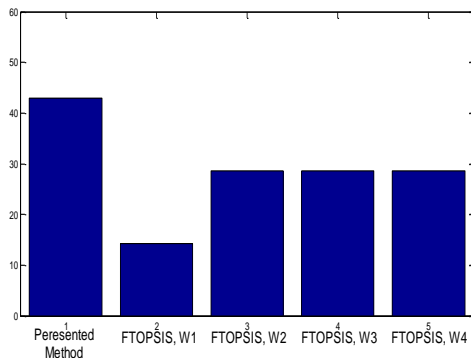
شکل ۴: شاخص شباهت با استفاده از روش و ماتریس  $w_3$



شکل ۵: شاخص شباهت با استفاده از روش و ماتریس  $w_4$

قابل ذکر است که میزان شاخص شباهت، بیانی از اولویت گزینه‌های مختلف می باشد، به نحوی که شاخص شباهت بیشتر بیان کننده اولویت بالاتر در بین گزینه‌ها می باشد. برای مثال  $\{g_1, g_5, g_3, g_6, g_4, g_7\}$  دنباله اولویت دار ارائه شده، توسط روش پیشنهادی می باشد.

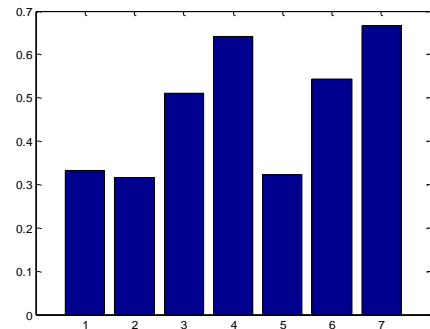
نمودار شکل (۶) مطابقت دنباله های ارائه شده در حالات مختلف را با دنباله قطعی موجود در مجموعه داده مورد استفاده، بیان می کند.



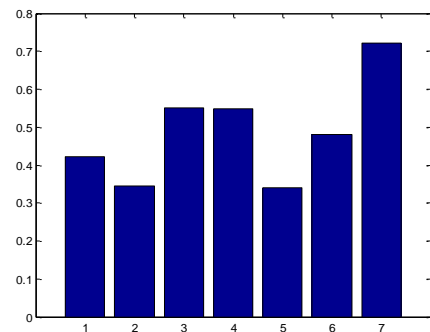
شکل ۶: میزان مطابقت دنباله خروجی در روش های مختلف با دنباله قطعی

همانطوری که در نمودار شکل (۶) مشخص شده است روش ارائه شده در این مقاله، دارای مطابقت ۴۲/۸۶

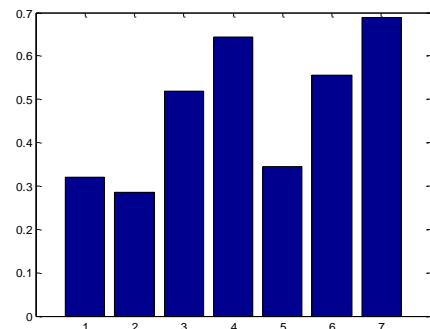
پیشنهادی و نمودار شکل (۲) بیان کننده میزان شاخص شباهت برای گروه های مختلف بیمه شده استفاده از FTOPSISIS و ماتریس وزن  $w_1$ ، مرتبط با مصاحبه از افراد خبره، می باشد، همچنین نمودار های شکل های (۲)، (۳) و (۴) به ترتیب بیان کننده شاخص شباهت گروه های مختلف بیمه شده با استفاده از FTOPSISIS و ماتریس های وزن  $w_2, w_3, w_4$  می باشد.



شکل ۱: شاخص شباهت با استفاده از روش پیشنهادی



شکل ۲: شاخص شباهت با استفاده از روش و ماتریس  $w_2$



شکل ۳: شاخص شباهت با استفاده از روش و ماتریس  $w_3$

روش پیشنهادی و اعمال آن بر یک مسئله تصمیم‌گیری مربوط به دسته‌بندی گروه‌های مختلف بیمه شده از لحاظ تعداد دفعات مراجعه یا میزان دریافت خسارت، بهبود ۱۴/۳ درصدی به لحاظ مطابقت با دسته‌بندی قطعی را نشان داد.

### مراجع

- [1] S.O. Vaidya, and S. Kumar, "Analytic hierarchy process: An overview of applications", *European Journal of Operational Research* 169, PP.1-29, 2006.
- [2] G.S. Liang, and M.J. Wang, "Fuzzy MCDM based on ideal and anti-ideal concepts" *European Journal of Operational Research*, Vol. 112, pp. 682-691, 1999.
- [3] T., Gal and T. Hanne, "Nonessential objectives within network approaches for MCDM" *European Journal of Operational Research*, Vol. 168, pp. 584-592, 2006.
- [4] K. Genova, V. Vassilev, F. Andonov, M. Vassileva, and S. Konstantinova, "A Multicriteria Analysis Decision Support System", *International Conference on Computer Systems and Technologies*, IIIA 1-6, 2004.
- [5] Andriole, S., *Handbook of Decision Support Systems*, TAB Books, Inc., 1989.
- [6] Turban, E., Aronson, J.E., Liang, T.P. *Decision Support Systems and Intelligent Systems*. Prentice Hall, 2005.
- [7] J.P. Shim and M. Warkentin, "Past, present, and future of decision support technology" *Decision Support Systems*, Vol. 33, pp. 111-126, 2002.
- [8] Spss, "SPSS Neural Networks™ 17.0," *Analysis*, 2007.

درصدی با دنباله قطعی، می‌باشد. این درحالی است که موارد عدم تطابق به صورت متقارن اشتباه پیش‌بینی شده است، برای مثال دنباله قطعی موجود در مجموعه داده مورد استفاده،  $\{g_7, g_1, g_2, g_3, g_4, g_5, g_6\}$ ، با دنباله حاصل از روش پیشنهادی،  $\{g_7, g_4, g_6, g_3, g_1, g_2, g_5\}$ ، مقایسه می‌شود، اولویت‌های اول، چهارم و ششم با هم مطابقت دارند و در بقیه موارد، که عدم تطابق وجود دارد، اگر در دنباله حاصل از روش پیشنهادی، جای عناصر  $g_4$  و  $g_1$  را با هم و جای عناصر  $g_2$  و  $g_6$  را نیز با هم عوض کنیم، دنباله قطعی تولید می‌شود.

### ۵- نتیجه‌گیری

در این مقاله بر مبنای روش‌های تصمیم‌گیری چند معیاره فازی، روش ترکیبی جدیدی با استفاده از شبکه‌های عصبی مطرح گردید، در موضع سنتی تعیین ضریب اهمیت معیارهای مختلف، تا حد زیادی به توانایی و تخصص اعضا کمیته تصمیم‌گیری وابسته بود و بعضاً فرایندی پیچیده محسوب می‌شد. روش پیشنهادی از یک شبکه عصبی برای بدست آوردن ضرایب اهمیت معیارها موثر در تصمیم‌گیری استفاده می‌نماید. پیاده‌سازی