

ارائه‌ی مدل‌های پایدار به منظور استخراج وزن از ماتریس مقایسات زوجی بازه‌یی در فرایند تحلیل سلسله‌مراتبی (AHP)

شیوا تاتینا (دانشجوی کارشناسی ارشد)

کوروش عشقی (استاد)

دانشکده‌ی مهندسی صنایع، دانشگاه صنعتی شریف

در مدل‌های تصمیم‌گیری رایج تحت شرایط عدم قطعیت، داده‌های اولیه‌ی مدل کامل و قطعی فرض می‌شود، اگرچه به‌ندرت چنین اطلاعاتی به‌صورت دقیق و کامل موجود است. لذا ارائه‌ی مدلی که در شرایط عدم قطعیت بتواند سیستم را در برابر تغییرات ورودی‌ها محافظت کند ضروری است. یکی از ابزارهای پرکاربرد در زمینه‌ی تصمیم‌گیری چندمعیاره «فرایند تحلیل سلسله‌مراتبی» (AHP) است. در این نوشتار مدل‌هایی ارائه شده است که محافظت از تغییر وزن‌ها و اولویت‌های مستخرج از ماتریس مقایسات زوجی بازه‌یی در روش AHP را در برابر تغییرات قضاوت‌های زوجی در بازه‌ها و همچنین وجود خطا و ناسازگاری در ماتریس‌های حاوی قضاوت‌های بازه‌یی ممکن می‌سازد. بدین منظور دو مدل پایدار پیشنهاد شده که یکی مبتنی بر روش بهینه‌سازی پایدار است و دیگری براساس برنامه‌ریزی آرمانی است و وزن‌های بازه‌یی را برای گزینه‌ها/معیارها فراهم می‌آورد. با توجه به شاخص‌های سنجش پایداری پاسخ‌ها و حل مسائل نمونه نشان داده شده است که مدل‌های پیشنهادی برای استخراج وزن‌ها و اولویت‌های مناسب و پایدار، در مقایسه با سایر مدل‌های موجود در ادبیات موضوع از کارایی مناسبی برخوردارند.

واژگان کلیدی: فرایند تحلیل سلسله‌مراتبی، ماتریس مقایسات زوجی بازه‌یی، پاسخ پایدار، بهینه‌سازی پایدار، برنامه‌ریزی آرمانی.

tatina@mehr.sharif.it
eshghi@sharif.edu

۱. مقدمه

مدل‌ساز بتواند عدم قطعیت‌های موجود در قضاوت‌ها را بدون درگیر شدن با توابع توزیع احتمال، در مدل استخراج وزن از ماتریس مقایسات زوجی وارد کند؛ از سوی دیگر برای تصمیم‌گیرنده نیز فراهم آوردن قضاوت‌های بازه‌یی در ماتریس مقایسات زوجی در شرایط وجود عدم قطعیت، ساده‌تر و طبیعی‌تر است.

ساعتی برای حالتی که تصمیم‌گیرنده در مورد بازه در نظر گرفته شده برای قضاوت‌ها با عدم قطعیت مواجه است استفاده از قضاوت‌های بازه‌یی را پیشنهاد می‌کند و بیان می‌دارد که معمولاً قضاوت‌ها تحت شرایط عدم قطعیت به‌صورت محدوده یا بازه‌یی از مقادیر ارائه می‌شوند که چنین قضاوت‌هایی ممکن است به تصمیم‌های متفاوتی بینجامد که در فرایند تصمیم‌گیری موجب عدم اطمینان هستند. عدم اطمینان ممکن است در قضاوت‌های تصمیم‌گیرنده در مورد معیارها، در قضاوت‌های وی در مورد گزینه‌ها، یا در هر دو مورد وجود داشته باشد و لذا در استخراج مقیاس‌ها و در نتیجه‌ی نهایی نیز عدم قطعیت وجود خواهد داشت.^[۱]

در ادامه (در بخش دوم)، نتایج حاصل از مرور ادبیات موجود در خصوص روش‌های «استخراج وزن از ماتریس مقایسات زوجی» و «بهینه‌سازی پایدار» ارائه می‌شود و در بخش بعدی انواع عدم قطعیت‌ها در مسائل تصمیم‌گیری، تعاریف پایداری و روش‌های بهینه‌سازی پایدار معرفی می‌شود. سپس دو مدل پایدار برای استخراج وزن از ماتریس مقایسات زوجی بازه‌یی ارائه می‌شود که اولین مدل پیشنهادی

فرایند تحلیل سلسله‌مراتبی (AHP)، به‌عنوان یک ابزار تصمیم‌گیری چندمعیاره و روشی برای تخمین وزن به‌طور گسترده در حوزه‌های مختلف همچون انتخاب، ارزیابی، برنامه‌ریزی و توسعه، تصمیم‌گیری، پیش‌بینی و... مورد استفاده قرار گرفته است.^[۱] در روش AHP معمولاً از قضاوت‌های دقیق و ماتریس مقایسات زوجی غیربازه‌یی استفاده می‌شود، اما با توجه به پیچیدگی‌ها و عدم قطعیت‌های موجود در مسائل تصمیم‌گیری دنیای واقعی، گاهی استفاده از قضاوت‌های دقیق غیرواقعی و غیرممکن است. عدم قطعیت در قضاوت‌ها را می‌توان دوگونه بیان کرد: ۱. به‌عنوان یک تخمین نقطه‌یی با یک تابع توزیع احتمال؛ ۲. به‌عنوان تخمینی بازه‌یی بدون تابع توزیع احتمال. اغلب مطالعات در زمینه‌ی اولین بیان صورت‌گرفته است، اما این حالت کاربرد چندانی ندارد. این امر را شاید بتوان ناشی از سخت‌بودن تعیین تابع احتمال برای عدم قطعیت قضاوت‌های ذهنی دانست. حتی زمانی که این توزیع‌های احتمالی مشخص‌اند، با مشکل استخراج بردار مقادیر ویژه از ماتریس مقایسات زوجی مواجه خواهیم بود، چرا که ترکیب کردن مستقیم توزیع‌های احتمالی امکان‌پذیر نیست.^[۲] اخیراً محققین روش‌هایی برای استخراج وزن از قضاوت‌هایی که به‌صورت بازه‌یی ارائه می‌شوند پیشنهاد کرده‌اند. به‌کارگیری قضاوت‌های بازه‌یی باعث می‌شود

تاریخ: دریافت ۱۸/۴/۱۳۸۷، داوری ۱۱/۷/۱۳۸۷، پذیرش ۱/۲۵/۱۳۸۸.

مبتنی بر روش بهینه‌سازی پایدار با مجموعه عدم قطعیت بودجه‌ی است و تخمین‌های نقطه‌ی را برای وزن‌ها استخراج می‌کند، و مدل دوم براساس برنامه‌ریزی آرمانی است و وزن‌های بازه‌ی را از ماتریس مقایسات زوجی بازه‌ی استخراج می‌کند. در بخش بعد چند معیار برای ارزیابی پایداری پاسخ‌های دو مدل پیشنهادی معرفی می‌شود و سپس به منظور اعتبارسنجی دو مدل پیشنهادی به حل چند نمونه مسئله خواهیم پرداخت و نتایج آنها را ارزیابی و مقایسه خواهیم کرد. در ادامه ویژگی‌های دو مدل پیشنهادی مطرح می‌شوند و در انتها، ضمن جمع‌بندی نتایج حاصل از این مطالعه، زمینه‌هایی برای تحقیقات آتی معرفی شده است.

۲. مطالعه ادبیات علمی مسئله

در سال ۲۰۰۷ شرط معتبر بودن ابزار تصمیم‌گیری AHP، انتخاب صحیح مقیاس‌های عددی و طراحی مناسب روش اولویت‌بندی اعلام شد.^[۴] در همان سال روشی برای بهینه‌سازی ضریب هم‌بستگی در تخمین اولویت‌ها از یک ماتریس مقایسات زوجی غیربازه‌ی پیشنهاد شد^[۵] که حاصل آن تخمین‌های دقیق از وزن‌ها در حالت سازگاری کامل است، اگرچه در حالت ناسازگاری بیش از یک پاسخ ارائه می‌دهد. راماناتان روش «تحلیل پوششی داده‌ها» (DEA)^۱ را به منظور استخراج ترکیب وزن‌ها و جلوگیری از پدیده‌ی تغییر اولویت‌بندی، با روش AHP ترکیب کرد (روش DEHP)، اما وانگ با حل چند مثال عددی نقاط ضعف این روش را مشخص^[۶] و یک مدل برنامه‌ریزی خطی را با ترکیب کردن روش AHP با دیدگاه وزن‌های متغیر در DEA طراحی کرد - روش برنامه‌ریزی خطی برای تولید وزن‌های مطلوب تر^۲ (LP-GFW). این روش قادر به تولید وزن‌های دقیق در حالت سازگاری کامل و تولید وزن‌های تخمینی در حالت ناسازگاری است. دیگر محققین، به منظور نشان دادن عدم قطعیت‌های موجود در قضاوت‌های زوجی «روش کم‌ترین تخمین حد بالا^۳» را برای استخراج وزن‌های بازه‌ی از ماتریس‌های مقایسات زوجی غیربازه‌ی ارائه کرده‌اند.^[۷] پیش‌تر، در سال ۲۰۰۵ روشی به نام ترکیب اولویت‌بندی چندمعیاره (MPS)^۴ برای ترکیب روش‌های مختلف استخراج وزن/اولویت‌ها پیشنهاد شد^[۸] که در واقع روشی است برای ارزیابی عملکرد کیفی روش‌های مختلف استخراج وزن براساس فاصله‌ی اقلیدوسی^۵ و کم‌ترین مقدار تغییر^۶؛ این روش یک روش پایدار معرفی شد. در سال ۲۰۰۲ نیز روشی پایدار براساس روش بردار ویژه برای استخراج تخمین‌های نقطه‌ی از ماتریس‌های غیربازه‌ی دارای خطا ارائه شد^[۹] که در آن، با تبدیل عناصر ماتریس مقایسات زوجی به مقادیری در بازه [۰, ۱] مقدار خطاها از لحاظ کمی کاهش می‌یابد و کلیه‌ی عناصر ماتریس یکسان‌تر (قابل مقایسه‌تر) و خطاها در پاسخ نهایی کم‌تر می‌شوند. در سال ۲۰۰۳، با این فرض که در بسیاری از موارد می‌توان لگاریتم عناصر ماتریس مقایسات زوجی دقیق (غیربازه‌ی) را به خوبی با یک توزیع نرمال با واریانس ثابت مدل کرد، فرمولی برای ارزیابی میزان انحراف استاندارد وزن‌های تخمینی حاصل از تحلیل رگرسیون پیشنهاد^[۱۰] و برای حذف عناصر دارای خطا در ماتریس مقایسات زوجی از روش رگرسیون پایدار استفاده شد. گورناتی (۲۰۰۵) در یک مسئله‌ی چندمعیاره‌ی انتخاب از مجموعه‌گزینه‌های طراحی دارای ریسک، با استفاده از روش سنجش هم‌پوشانی و ترکیب آن با روش معادل‌ها و غیرمعادل‌های فرضی^۷، تأثیر عدم قطعیت‌ها را تخفیف داد،^[۱۱] و نیز روش انتخاب پایدار گزینه‌ها (RASM)^۸ را که برای تعیین وزن معیارها روشی است نظام‌مند به گونه‌ی که گزینه‌ی برتر نسبت به تغییرات کوچک در ارزش‌های وزنی پایدار است، پیشنهاد داد.

چنان که ذکر شد، یکی از روش‌های لحاظ کردن عدم قطعیت‌های تصمیم‌گیرنده در مدل‌های تصمیم‌گیری در روش AHP، بهره‌گیری از قضاوت‌های زوجی بازه‌ی است اگرچه، استخراج وزن از ماتریس مقایسات زوجی بازه‌ی با مشکلات محاسباتی فراوانی مواجه است. ماتریس مقایسات زوجی بازه‌ی را معمولاً به صورت ماتریس A (رابطه‌ی ۱) نمایش می‌دهند. در این ماتریس روابط ۲ و ۳ برقرار است:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & [a_{12}^L, a_{12}^U] & [a_{13}^L, a_{13}^U] & \dots & [a_{1n}^L, a_{1n}^U] \\ [a_{21}^L, a_{21}^U] & 1 & [a_{23}^L, a_{23}^U] & \dots & [a_{2n}^L, a_{2n}^U] \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \dots & \vdots & \ddots & \vdots \\ [a_{n1}^L, a_{n1}^U] & \dots & \dots & \dots & 1 \end{bmatrix} \quad (1)$$

$$a_{ij}^L \leq a_{ij}^U \quad \forall i, j = 1, 2, \dots, n \quad (2)$$

$$a_{ji}^L = \frac{1}{a_{ij}^U}, \quad a_{ji}^U = \frac{1}{a_{ij}^L} \quad \forall i, j = 1, 2, \dots, n \quad (3)$$

تعداد ترکیبات مختلف قضاوت‌ها در ماتریس مقایسات زوجی بازه‌ی ممکن است با افزایش عدم قطعیت در قضاوت‌ها، به طور فزاینده‌ی افزایش یابد. برای مواجهه با این مشکل دو راه وجود دارد: ۱. استفاده از شبیه‌سازی؛ ۲. بهره‌گیری از برنامه‌ریزی ریاضی. در همین راستا، روش تخمین بازه‌ی با استفاده از شبیه‌سازی مونت‌کارلو پیاده‌سازی شده است.^[۲] مشکل این روش، تعیین نوع توزیع مورد استفاده در شبیه‌سازی است. آربل (۱۹۸۹)،^[۳] یک مدل برنامه‌ریزی خطی برای حل مسائل AHP بازه‌ی ارائه کرد. کرس (۱۹۹۱)^[۴] نیز به غیر عملی بودن روش آربل در حل ماتریس‌های مقایسات زوجی ناسازگاری برد. همالین و سالو (۱۹۹۵-۱۹۹۰) روش آربل را به صورت سلسله‌مراتبی توسعه دادند.^[۱۲, ۱۳] آنها دو رابطه در زمینه‌ی روابط تسلطی بر مبنای وزن گزینه‌ها تعریف کرده‌اند؛ این وزن‌ها براساس نظر تصمیم‌گیرنده تعیین می‌شوند و شبیه‌ی وزن‌های مورد استفاده در مدل‌های مطلوبیت چندمعیاره‌اند. این روابط تسلطی (ترجیحی) پس از اعلام هر قضاوت جدیدی می‌بایست مورد بازنگری قرار گیرند. در این روش بیشینه و کمینه‌ی وزن‌های بازه‌ی مورد جست‌وجو قرار می‌گیرد. هاینز (۱۹۹۷) براساس روش ارائه‌شده توسط آربل و با در نظر گرفتن توزیعی برای وزن‌ها، یک روش آماری برای استخراج وزن از ماتریس مقایسات زوجی بازه‌ی ارائه کرد^[۱۴] که نتایج آن کاملاً به نوع توزیع در نظر گرفته شده وابسته است. در این روش میانگین توزیع به عنوان وزن معیارها تعیین می‌شود البته این روش نیز با مشکل روش آربل مواجه است. از آنجا که همه‌ی روش‌های پیشنهادی برای ماتریس‌های مقایسات زوجی بازه‌ی ناسازگار قابل استفاده نیست، وانگ و همکاران (۲۰۰۵) روشی برای سنجش سازگاری ماتریس‌های مقایسات زوجی بازه‌ی ارائه کرده‌اند^[۱۵] و بر این اساس، برای ماتریس‌های سازگار روش آربل را توصیه و برای ماتریس‌های ناسازگار یک روش برنامه‌ریزی غیرخطی براساس بردار ویژه ارائه کرده‌اند. در سال ۱۹۹۷ محققین روش برنامه‌ریزی آرمانی لکسیکोगراف (LGP)^۹ را برای استخراج تخمین‌های نقطه‌ی از ماتریس مقایسات زوجی بازه‌ی ناسازگار پیشنهاد کردند اما وانگ ثابت کرد که این روش به لحاظ نظری دارای اشکالاتی است.^[۱۶] در سال ۲۰۰۴، سوگی‌هارا مدلی تحت عنوان «AHP احتمالی برای داده‌های غیربازه‌ی»^{۱۰} براساس تحلیل رگرسیون بازه‌ی، به منظور استخراج وزن‌های بازه‌ی از ماتریس مقایسات زوجی غیربازه‌ی ارائه کرد،^[۱۷] و نیز با معرفی روش نرمال‌سازی وزن‌های بازه‌ی، یک زوج مدل ریاضیاتی (مدل‌های حد پایین

عدم قطعیت باز هم محدودیت‌های تعریف‌شده تحت مدل احتمالی، عملی باقی می‌مانند.

براساس مطالعات صورت گرفته در میان روش‌های ارائه‌شده برای استخراج وزن ماتریس مقایسات زوجی AHP برخی از آنها فقط در ماتریس مقایسات زوجی سازگار کاربرد دارند؛ برخی نیز فقط می‌توانند یک مجموعه وزن‌های غیربازیهی (دقیق) که تخمین نقطه‌یی هستند را از ماتریس‌های مقایسات زوجی بازیهی استخراج کنند. از میان روش‌های ارائه‌شده، فقط روش شبیه‌سازی مونت‌کارلو، روش پیشنهادی سوگی‌هارا (۲۰۰۴)، روش برنامه‌ریزی آرمانی لگاریتمی دومرحله‌یی (TLGP) وانگ (۲۰۰۵)، و روش برنامه‌ریزی آرمانی وانگ (۲۰۰۷-c) را می‌توان برای تولید وزن‌های بازیهی از ماتریس‌های سازگار و ناسازگار به‌کار برد. البته دو روش شبیه‌سازی و TLGP تاحدودی پیچیده‌اند. روش شبیه‌سازی نیاز به تعداد زیادی شبیه‌سازی دارد و در روش TLGP نیز می‌بایست تعداد $(2n + 1)$ مدل حل شود. روش سوگی‌هارا و روش برنامه‌ریزی آرمانی وانگ (۲۰۰۷-c) تنها روش‌هایی هستند که با یک بار اجرای آنها می‌توان به پاسخ‌های مورد نیاز از ماتریس مقایسات زوجی بازیهی دست یافت اما پاسخ‌های حاصل از مدل سوگی‌هارا تنها یک تخمین غیردقیق از وزن‌های مورد نظر است؛ روش برنامه‌ریزی آرمانی وانگ نسبت به این روش‌ها بهبود یافته است. در این روش با حل یک بار یک مدل می‌توان به وزن‌های مورد نظر دست یافت. علاوه بر این مدل پیشنهادی وانگ در ماتریس‌های سازگار و ناسازگار نیز کاربرد دارد و تخمین‌های دقیق‌تری را نسبت به روش سوگی‌هارا ارائه می‌کند اما این روش را نمی‌توان یک مدل پایدار دانست.

روش‌هایی که در مورد ابزار AHP تحت عنوان مدل‌های پایدار پیشنهاد شده‌اند مناسب ماتریس‌های مقایسات زوجی غیربازیهی است و براساس بررسی صورت‌گرفته تاکنون به میحت پایداری در مورد استخراج وزن از ماتریس‌های مقایسات زوجی بازیهی پرداخته نشده است. علاوه بر این از روش‌های بهینه‌سازی پایدار نیز در مدل‌سازی استخراج وزن از ماتریس‌های مقایسات زوجی بازیهی و غیربازیهی استفاده نشده است.

۳. بهینه‌سازی در شرایط عدم قطعیت

اصطلاح عدم قطعیت معانی مختلفی دارد، اما در آنالیز تصمیم‌گیری چندمعیاره (MCDM)^{۱۳} می‌توان تعریف زیرمن^{۱۴} را برای آن ارائه کرد: «عدم قطعیت اشاره به این امر دارد که در یک موقعیت (وضعیت) خاص، شخص اطلاعاتی را که به صورت کمی یا کیفی برای توصیف و تشریح، تعیین یا پیش‌بینی قطعی و عددی یک سیستم، رفتار آن و یا سایر مشخصه‌های آن مناسب و مورد نیاز است را در اختیار ندارد.» در واقع در این وضعیت، احتمال وقوع حالات مختلف به صورت ذهنی و براساس تجربه و آگاهی محدود تصمیم‌گیرنده تعیین می‌شود. در مسائل تصمیم‌گیری چهار طبقه‌بندی اصلی برای مسائل در نظر گرفته می‌شود: ۱. تصمیم‌گیری در شرایط قطعی، که در این حالت مقادیر دقیق پارامترها معلوم است؛ ۲. تصمیم‌گیری در شرایط ریسک، که در آن چندین مجموعه‌ی ممکن (سناریو) برای مقادیر پارامترها وجود دارد و احتمال رخ دادن هر یک از مجموعه‌ها نیز مشخص است؛ ۳. تصمیم‌گیری در شرایط عدم قطعیت که در این حالت تعدادی سناریو با احتمال نامشخص وجود دارد؛ ۴. تصمیم‌گیری فازی که در آن سناریوهای ممکن نامعلوم‌اند (مرز بین عدم قطعیت و ابهام).^{۱۳}

روش‌های کلاسیک ارائه‌ی پارامترهای دارای عدم قطعیت عبارت‌اند از: آنالیز حساسیت و بهینه‌سازی احتمالی^{۱۵}. این روش‌های قدیمی، هر یک نقاط ضعفی

و حد بالا^{۱۱}) را برای استخراج وزن از داده‌های بازیهی معرفی می‌کند. این دو مدل یک تخمین تقریبی از وزن‌ها ارائه می‌کنند. وانگ یک روش برنامه‌ریزی آرمانی لگاریتمی دومرحله‌یی (TLGP)^{۱۲} برای استخراج وزن از ماتریس‌های مقایسات زوجی بازیهی سازگار و ناسازگار پیشنهاد کرده^{۱۸} و توصیه می‌کند ماتریس مقایسات زوجی فازی به ماتریس مقایسات زوجی بازیهی تبدیل و با روش پیشنهادی حل شود. وانگ با لگاریتمی‌کردن روابط، مشکل تفاوت عناصر خطا در مثلث‌های بالا و پایین ماتریس مقایسات زوجی را حل کرده است. در سال ۲۰۰۵، یک مدل برنامه‌ریزی خطی دومرحله‌یی برای استخراج وزن از ماتریس غیربازیهی ارائه شد^{۱۹} که برای ماتریس مقایسات زوجی بازیهی توسعه داده شده است. این مدل با ارائه‌ی پاسخی ثابت در مورد مسائل ناسازگار، امکان تشخیص ناسازگاری‌های عمده را فراهم می‌آورد. وانگ همچنین یک مدل برنامه‌ریزی خطی براساس روش برنامه‌ریزی آرمانی برای استخراج وزن‌های بازیهی طراحی کرده^{۲۰} که در ماتریس‌های سازگار و ناسازگار کاربرد دارد. علاوه بر این، او روشی برای مقایسه‌ی پاسخ‌های حاصل از روش‌های مختلف در مورد ماتریس مقایسات زوجی بازیهی سازگار پیشنهاد کرده است.

چنان‌که در مرور ادبیات موضوع بیان شد، روش‌های مختلفی برای استخراج وزن از ماتریس مقایسات زوجی بازیهی پیشنهاد شده است اما در هیچ‌یک از این روش‌ها دیدگاه پایدارسازی پاسخ‌ها و تصمیمات ملحوظ نشده است. تنها در استخراج وزن از ماتریس مقایسات زوجی غیربازیهی چند مطالعه در زمینه‌ی پایدارسازی تصمیمات و اولویت‌ها صورت گرفته است که در ادامه به موضوع پایداری و تحقیقات انجام شده در این زمینه خواهیم پرداخت.

نظریه‌ی پایداری یکی از موضوعات نسبتاً جدید و به‌سرعت در حال توسعه است و در مقالات متعددی به کاربردهای مختلف این روش پرداخته شده است، اما تاکنون این روش‌ها در زمینه‌ی استخراج وزن از ماتریس مقایسات زوجی AHP کاربرد نداشته است. روش‌های پایدار، مدل‌هایی را ارائه می‌کنند که در آنها تغییرات در داده‌های ورودی منجر به تغییرات کمی در نتایج می‌شود.^{۲۱} طی سال‌های اخیر محققین زیادی در زمینه‌ی بهینه‌سازی پایدار و روش‌های ممکن برای پیاده‌سازی آن فعالیت کرده‌اند؛ از جمله در سال ۱۹۹۵ روشی ارائه شد^{۲۲} که از ترکیب مدل بهینه‌سازی آرمانی با روش تشریح داده‌های مسئله بر مبنای سناریو به دست می‌آید. در این مدل برای جلوگیری از وقوع بدترین سناریوی ممکن از تابع جریمه به‌منظور ایجاد مدل پایدار استفاده می‌شود. در اوایل دهه‌ی ۱۹۷۰، یک مدل بهینه‌سازی خطی برای به‌دست آوردن پاسخی که برای کلیه داده‌ها عملی است و به یک مجموعه‌ی محدب تعلق دارد، پیشنهاد شد.^{۲۳} راه حل‌های حاصل از این مدل بسیار محافظه‌کارانه‌اند. یکی از مهم‌ترین گام‌ها در پیشبرد نظریه‌ی بهینه‌سازی پایدار توسط بن-تال و نمیروسکی (به صورت مستقل)^{۲۴،۲۵} و ال‌قاوی و همکاران^{۲۶،۲۷} برداشته شد. آنها فرض کرده‌اند داده‌های دارای عدم قطعیت، متعلق به یک مجموعه‌ی بیضوی‌اند. یکی از نقاط ضعف این روش آن است که منجر به مسئله‌یی غیر خطی می‌شود. در سال ۲۰۰۴ روشی ارائه شد که به‌کمک آن می‌توان هزینه‌ی پایداری (هزینه‌ی متعادل‌سازی بین عملی‌بودن و بهینه‌بودن) پاسخ‌ها را کاهش داد.^{۲۸،۲۹} به‌طور خاص، در این روش سطح محافظه‌کارانه بودن راه‌حل‌های پایدار، به صورت حدود احتمالی برای تغییرات محدودیت‌ها قابل تنظیم است. یک جنبه‌ی مهم این روش خطی‌بودن مدل پایدار پیشنهادی است. همچنین محققین، همتای پایدار یک مسئله‌ی برنامه‌ریزی خطی را که مجموعه‌ی دارای عدم قطعیت آن را می‌توان با هر نرم دلخواهی تعریف کرد، طراحی و ارائه کرده‌اند.^{۳۰} این روش تضمین می‌کند که با در نظر گرفتن هر وابستگی دلخواهی در توزیع ضرایب دارای

دارند که محدودکننده‌ی کاربرد آنها در مسائل واقعی‌اند. بهینه‌سازی پایدار روش و رویکردی جدید در ارائه‌ی پارامترهای دارای عدم قطعیت است. در دهه‌های اخیر توسعه‌های فراوانی در نظریه‌ی بهینه‌سازی پایدار مجموعه‌های محدب رخ داده است. از نظر سختی کار، بهینه‌سازی پایدار روشی متفاوت برای کنترل عدم قطعیت داده‌ها ارائه کرده است.

دو مسئله‌ی اصلی در زمینه‌ی پایداری وجود دارد: ۱. راه‌حل (پاسخ) پایدار چیست؟ ۲. چگونه راه‌حل پایدار را باید محاسبه کرد؟ به‌طور کلی، پاسخ پایدار را می‌توان چنین تعریف کرد: «یک جواب بهینه‌ی (عملی) که در صورت تحقق هر داده‌ی، بهینه (عملی) باقی بماند»، اما این تعریف بسیار محدودکننده است و در بیشتر مواقع احتمال وجود چنین جوابی بسیار پایین است. بنابراین محققین تعاریف مناسب‌تری را برای راه‌حل پایدار ارائه کرده‌اند. عده‌ی جواب بهینه‌ی پایدار می‌دانند که بیشترین تأسّف نسبی را کمینه کند.^[۳۳] برخی نیز پاسخ حاصل از یک مدل بهینه‌سازی را در صورتی پایدار می‌دانند که برای تمامی سناریوهای در نظر گرفته شده برای داده‌های ورودی بتواند نزدیک به بهینه باقی بماند (پایداری پاسخ) و نیز برای تمامی داده‌ها، تحت کلیه‌ی سناریوها تقریباً عملی باشد (پایداری مدل).^[۳۴] محققین دیگری نیز راه‌حل پایدار را یک پاسخ زیر بهینه (نزدیک به بهینه) برای داده‌های اسمی مسئله می‌دانند^[۳۵] که به منظور حصول اطمینان از عملی ماندن مدل تحت تغییرات برخی از داده‌های ورودی از بهینه بودن دور شده است.

در زمینه‌ی پایداری در روش AHP نیز به‌طور خاص تعاریفی ارائه شده است. برخی پایداری را در مدل استخراج وزن از ماتریس مقایسات زوجی AHP، به معنای غیرحساس بودن گزینه‌ی منتخب نسبت به تغییرات در وزن معیارها به کار برده‌اند^[۱۱] و برخی نیز پایداری در مدل‌های استخراج وزن از ماتریس مقایسات زوجی AHP را عدم تأثیرپذیری بردار وزن (اولویت) از ورودی‌های غلط و غیرمعمول دانسته‌اند.^[۹]

برای پاسخ به سؤال چگونگی محاسبه‌ی پاسخ‌های پایدار، باید به تشریح روش‌های بهینه‌سازی پایدار پرداخت. بر مبنای مطالعات صورت گرفته، روش‌های بهینه‌سازی پایدار را می‌توان بر اساس انواع مجموعه‌های عدم قطعیت در نظر گرفته شده به چهار دسته تقسیم کرد: ۱. مجموعه‌ی عدم قطعیت به صورت بازه‌ی؛ ۲. مجموعه عدم قطعیت به صورت بیضوی؛ ۳. مجموعه عدم قطعیت به صورت یک نرم دلخواه؛ ۴. ارائه‌ی عدم قطعیت در قالب سناریو. از آنجا که در یکی از مدل‌های ارائه شده در این نوشتار از روش‌های بازه‌ی بهره گرفته شده است لذا در ادامه خلاصه‌ی از این روش بیان می‌شود. **مجموعه‌ی عدم قطعیت بازه‌ی:** روش‌های پیشنهادی سوپرستر (۱۹۷۳) و برتسیماس و سیم (۲۰۰۴) بر اساس مجموعه‌های عدم قطعیتی هستند که به صورت بازه‌ی‌اند. اولین گام برای ایجاد مدل‌های دارای مصونیت در برابر عدم قطعیت داده‌ها، توسط سوپرستر (۱۹۷۳) برداشته شد. وی یک مدل بهینه‌سازی خطی برای تولید پاسخی که برای تمامی داده‌های متعلق به مجموعه‌ی محدب عملی است پیشنهاد کرد. این مدل پاسخ‌هایی را نتیجه می‌دهد که بسیار محافظه‌کارانه‌اند. به این معنا که برای کسب اطمینان از عملی ماندن مدل مقدار زیادی از بهینگی مدل در مقایسه با مسئله‌ی اصلی از دست می‌رود.

برتسیماس و سیم (۲۰۰۴) روشی ارائه کرده‌اند که به کمک آن می‌توان هزینه‌ی پایداری (هزینه‌ی متعادل‌سازی بین عملی بودن و بهینه بودن) پاسخ‌ها را کاهش داد. به‌طور خاص، در این روش سطح محافظه‌کارانه بودن راه‌حل‌های پایدار، به صورت حدود احتمالی برای تغییرات محدودیت‌ها قابل تنظیم است. یک جنبه‌ی مهم این روش آن است که روش جدید مدل‌سازی به صورت پایدار همچنان یک مسئله‌ی خطی است. رویکرد اتخاذ شده توسط سیم و برتسیماس را رویکرد عدم قطعیت

بوجه‌ی نیز نامیده‌اند، زیرا در این روش تعداد محدودی از داده‌های غیرقطع می‌توانند در بردارنده‌ی بیشترین تغییرات تعیین شده برای آنها باشند. در ادامه به دلیل کاربرد این روش در مدل پیشنهادی، به‌طور خلاصه این روش بهینه‌سازی تشریح می‌شود. به این منظور مسئله‌ی برنامه‌ریزی خطی زیر در نظر گرفته می‌شود:

$$\text{Max } c'x \quad (4)$$

$$\text{S.t. } Ax \leq b \quad (5)$$

$$l \leq x \leq u \quad (6)$$

در مدل فوق، بدون از دست دادن عمومیت مسئله فرض می‌شود که عدم قطعیت در داده‌ها فقط بر عناصر ماتریس A تأثیر می‌گذارد، زیرا می‌توان تابع هدف بیشینه‌سازی z را به صورت محدودیت $z - c'x \leq 0$ افزود. برتسیماس و سیم برای ارائه‌ی مدل بهینه‌سازی پایدار، مجموعه‌ی عدم قطعیتی به صورت U را برای داده‌ها در نظر گرفته‌اند.

مدل عدم قطعیت داده‌ها U : یک ردیف خاص (i) از ماتریس A در نظر گرفته می‌شود J_i . نماینده‌ی مجموعه ضرایب دارای عدم قطعیت در ردیف i است. هر عنصر $a_{ij} \in J_i, j \in J_i$ به صورت یک متغیر تصادفی کران‌دار و متقارن $\hat{a}_{ij} \in J_i, j \in J_i$ مدل می‌شود که می‌تواند حداکثر به مقدار \hat{a}_{ij} از J_i حول مقدار اسمی $a_{ij} \in J_i, j \in J_i$ تغییر کند. به این ترتیب متغیر تصادفی $\hat{a}_{ij} \in J_i, j \in J_i$ در بازه‌ی $[a_{ij} - \hat{a}_{ij}, a_{ij} + \hat{a}_{ij}]$ مقدار می‌گیرد.

با در نظرگیری مجموعه‌ی عدم قطعیت فوق برای داده‌ها و وارد کردن یک تابع محافظت $\beta_i(x^*, \Gamma_i)$ در محدودیت‌های دارای ضرایب غیرقطع، برتسیماس و سیم یک مدل خطی برای پایدارسازی پاسخ‌ها ارائه کرده‌اند.^[۲۸، ۲۹] این مدل در بخش (۱.۴)، برای ارائه‌ی یک مدل پایدار استخراج وزن از ماتریس مقایسات زوجی به کار گرفته شده است.

۴. ارائه‌ی مدل‌های پیشنهادی

یکی از اهداف ارائه‌ی مدل‌های بهینه‌سازی پایدار در نظرگیری تأثیر عدم قطعیت داده‌ها در مدل است تا پاسخ‌های حاصل از مدل در بدترین شرایط نیز عملی و نزدیک به بهینه باشند. در استخراج وزن‌های مناسب از ماتریس مقایسات زوجی AHP در شرایط وجود عدم قطعیت در قضاوت‌ها، استفاده از مقایسات زوجی بازه‌ی روش مناسبی برای دریافت اطلاعات کامل از تصمیم‌گیرنده و در نظرگیری عدم قطعیت‌های وی در مدل است. یکی از مشکلات اساسی موجود در استخراج وزن از ماتریس مقایسات زوجی بازه‌ی، مسئله‌ی ناسازگاری ماتریس‌های حاوی قضاوت‌های زوجی است. معمولاً به دلیل استفاده از قضاوت‌های ذهنی تصمیم‌گیرنده در ماتریس‌های مقایسات زوجی، همواره احتمال وجود ناسازگاری به‌ویژه ناسازگاری‌های جزئی در ماتریس‌های مقایسات زوجی وجود دارد. بنابراین مدل پایدار استخراج وزن باید بتواند پاسخ‌ها را از تغییرات در برابر این ناسازگاری‌های جزئی محافظت کند. در این بخش دو مدل پایدار با ویژگی‌هایی متفاوت ارائه شده که یکی بر اساس روش بهینه‌سازی پایدار و دیگری بر اساس روش برنامه‌ریزی آرمانی است.

در مدل‌های استخراج وزن پاسخ‌های مدل می‌تواند دو گونه باشد: تخمین‌های نقطه‌ی و تخمین‌های بازه‌ی، که هر یک از این دو نوع خروجی از مزایایی بهره‌مندند. تخمین نقطه‌ی تصمیم‌گیری را تسهیل می‌کند اما در انتها عدم قطعیت در پاسخ‌ها را به صورت بازه منعکس نمی‌کند و از نظر تصمیم‌گیرنده یک پاسخ قطعی به

$$\sum_{i=1}^n w_i = 1 \quad (10)$$

$$w_i, e_i, n_{ij}, m_{ij} \geq 0 \quad (11)$$

$A =$ ماتریس مقایسات زوجی با عناصر دارای عدم قطعیت؛

$I =$ ماتریس قطری با عناصر قطر اصلی ۱ و مابقی عناصر آن صفر؛

$W = (w_1, \dots, w_n)$ که عناصر آن وزن هر یک از گزینه‌ها/معیارها است؛

$e_i =$ خطای ناشی از افزایش ناسازگاری عناصر ماتریس A از حد تعیین شده (cr)؛

$a_{ij}^U =$ حد بالای تعیین شده در بازه ارائه شده برای عنصر سطر i ام و ستون j ام ماتریس A ؛

$a_{ij}^L =$ حد پایین تعیین شده در بازه ارائه شده برای عنصر سطر i ام و ستون j ام ماتریس A ؛

$n_{ij} =$ میزان خطای ایجاد شده در اثر انحراف وزن‌های استخراج شده از حد پایین بازه تعیین شده برای عنصر a_{ij} ؛

$m_{ij} =$ میزان خطای ایجاد شده در اثر انحراف وزن‌های استخراج شده از حد بالای بازه تعیین شده برای عنصر.

در رابطه ۷ کمیته کردن خطای ناشی از حد پذیرفته شده برای نرخ ناسازگاری و خطای ناشی از تخطی از حدود تعیین شده برای مقایسات زوجی به عنوان تابع هدف منظور شده است. در رابطه ۸ نیز مقدار بیشینه‌ی برای نرخ سازگاری (CR) در نظر گرفته شده که با cr نشان داده شده است (رابطه ۱۴). براساس این رابطه ترکیب‌های مختلف مقادیر بازه‌ها به گونه‌ی وارد مدل می‌شود که ناسازگاری ناشی از آنها از حد تعیین شده (cr) بیشتر نشود ($cr \leq 0.1$)؛ حل این رابطه چنین است:

$$CI = \frac{\lambda_{\max} - n}{n - 1} = \text{شاخص سازگاری} \quad (12)$$

$$CR = \frac{CI}{RI} = \text{نرخ سازگاری} \quad (13)$$

که در آن RI شاخص سازگاری تصادفی^{۱۶} است که براساس تعداد معیارها/گزینه‌ها (n)، دارای مقادیر مشخصی است؛ می‌دانیم که:

$$\frac{(\lambda_{\max} - n)}{RI(n - 1)} \leq cr \quad (14)$$

و به عبارت دیگر:

$$\frac{(\lambda_{\max} - n)W}{RI(n - 1)W} \leq cr \quad (15)$$

در این صورت:

$$\lambda_{\max}W - nIW \leq cr.RI.(n - 1)W \quad (16)$$

از آنجا که $AW = \lambda_{\max}W$ ، خواهیم داشت:

$$AW - nIW - cr.RI.(n - 1)W \leq 0 \quad (17)$$

که با در نظرگیری مقداری خطای مجاز (e_i):

$$AW - nIW - cr.RI.(n - 1)W - e_i \leq 0 \quad (18)$$

رابطه ۱۸ همان رابطه ۸ مدل است؛ همچنین رابطه ۹ براساس رابطه ۱۹ به دست آمده است.

$$a_{ij}^L \leq \frac{w_i}{w_j} \leq a_{ij}^U \quad \forall i, j = 1, \dots, n \quad (19)$$

دست می‌آید. تخمین بازه‌ی، عدم قطعیت موجود در تصمیم‌گیری را به خوبی نشان می‌دهد و طول بازه‌های تخمینی می‌تواند معیاری برای میزان عدم قطعیت یا ناسازگاری (در ماتریس‌های غیربازه‌ی ناسازگار) باشد، اما تصمیم‌گیرنده در انتها ناچار به تخمین نقطه‌ی برای تصمیم‌گیری است. علاوه بر موارد ذکر شده، زمانی که پاسخ‌ها به صورت تخمین‌های بازه‌ی است، احتمال هم‌پوشانی بازه‌ها و تغییر اولویت‌ها وجود دارد اما این مسئله در مورد تخمین‌های نقطه‌ی وجود ندارد. با توجه به موارد فوق می‌توان تعریف مناسبی برای مدل‌های پایدار استخراج وزن از ماتریس مقایسات زوجی بازه‌ی در روش AHP ارائه داد. به این ترتیب مدلی پایدار است که بتوان عدم قطعیت‌های موجود در قضاوت‌های زوجی تصمیم‌گیرنده را در آن منظور کرد؛ از سوی دیگر مدل پایدار می‌بایست نسبت به ناسازگاری‌های ذهنی تصمیم‌گیرنده پایدار عمل کند به این معنا که بتواند پاسخ‌هایی نزدیک به پاسخ‌های استخراج شده از ماتریس مقایسات زوجی سازگار را ارائه کند. اولویت‌بندی حاصل از این مدل می‌بایست به گونه‌ی باشد که تصمیم‌گیری را برای تصمیم‌گیرنده تسهیل کند (اولویت‌بندی با احتمال بالا به دست آید). بر این اساس دو مدل پایدار پیشنهاد شده که در هر دو از قضاوت‌های بازه‌ی به عنوان ورودی استفاده شده است. عملکرد این دو مدل متفاوت است اما هر دو در جهت ایجاد ترکیب‌های مختلف از قضاوت‌ها در بازه‌های تعیین شده و کاهش خطاها و ناسازگاری‌های عمل می‌کنند. خروجی نیز در مدل بهینه‌سازی پایدار تخمین به صورت نقطه‌ی، و در مدل برنامه‌ریزی آرمانی تخمین به صورت بازه‌ی است. در تابع هدف مدل ارائه‌کننده تخمین‌های بازه‌ی، کمیته‌سازی طول بازه‌ها به منظور کاهش هم‌پوشانی و احتمال تغییر اولویت‌ها نیز منظور شده است. روش‌های پیشنهادی براساس روش تحلیل رگرسیون است و از آنجا که این روش براساس دیدگاه احتمالی است لذا وزن‌های بازه‌ی به دست آمده از روش پیشنهادی براساس برنامه‌ریزی آرمانی را می‌توان به عنوان بازه‌های محتمل تخمین زده شده از داده‌های ارائه شده در نظر گرفت.

۱.۴. مدل بهینه‌سازی پایدار پیشنهادی

برای دریافت اطلاعات کامل در مورد قضاوت‌ها و عدم قطعیت‌های تصمیم‌گیرنده در روش AHP، شایسته است از ماتریس مقایسات زوجی بازه‌ی (ماتریس ۱) استفاده شود. در ماتریس مقایسات زوجی بازه‌ی، در واقع مجموعه‌های عدم قطعیت در نظر گرفته شده برای قضاوت‌های دارای عدم اطمینان، به صورت بازه‌ی است که توزیع آماری آنها نامشخص است؛ بنابراین می‌توان برای ارائه‌ی یک مدل پایدار، از مدل‌های بهینه‌سازی پایدار که در آنها از مجموعه‌های عدم قطعیت بازه‌ی استفاده می‌شود بهره برد. به منظور استفاده از این مدل بهینه‌سازی پایدار می‌بایست ابتدا یک مدل برنامه‌ریزی خطی برای استخراج وزن‌های مورد نیاز از ماتریس مقایسات زوجی AHP در نظر گرفته شود و سپس این مدل به یک مدل بهینه‌سازی پایدار تبدیل شود که بر این اساس مدل پایه‌ی ۷ تا ۱۱ پیشنهاد می‌شود:

$$\text{Min} \sum_{i=1}^n (e_i) + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1, j \neq i}^n (m_{ij} + n_{ij}) \quad (7)$$

Subject to

$$(A - nI)W^T - cr.RI.(n - 1)W^T - e_i \leq 0 \quad \forall i = 1, \dots, n \quad (8)$$

$$a_{ij}^L w_j - n_{ij} \leq w_i \leq a_{ij}^U w_j + m_{ij} \quad \forall i, j \quad (9)$$

در حالت کاملاً سازگار و عدم وجود خطا در تخمین‌ها، رابطه‌ی ۱۹ برقرار است اما به دلیل وجود ناسازگاری در قضاوت‌های ذهنی افراد، معمولاً این رابطه برقرار نیست و لذا باید مقداری خطا در دو طرف بازه در نظر گرفته شود. بنابراین با افزودن مقداری خطا $(m_{ij}$ و $n_{ij})$ به دو طرف رابطه‌ی ۱۹، رابطه‌ی ۹ حاصل می‌شود. مدل ۷-۱۱ را می‌توان براساس روش ارائه‌شده توسط برت‌سیماس و سیم^[۲۸، ۲۹] به مدل پایدار خطی زیر تبدیل کرد:

$$\text{Min} \sum_{i=1}^n e_i + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1, i \neq j}^n (m_{ij} + n_{ij}) \quad (20)$$

Subject to

$$\sum_j a_{ij} w_j - cr.RI(n-1)w_i + Z_i \Gamma_i + \sum_{j \in J_i} p_{ij} - n w_i - e_i \leq 0 \quad \forall i \quad (21)$$

$$Z_i + P_{ij} \geq \hat{a}_{ij} w_j \quad \forall i, j \in J_i \quad (22)$$

$$a_{ij}^L w_j - n_{ij} \leq w_i \leq a_{ij}^U w_j + m_{ij} \quad \forall i, j = 1, \dots, n \quad (23)$$

$$\sum_{i=1}^n w_i = 1 \quad (24)$$

$$w_i, Z_i \geq 0 \quad \forall i \quad (25)$$

$$p_{ij} \geq 0 \quad \forall i, j \in J_i \quad (26)$$

w_i : وزن گزینه/معیار i ام (متغیر تصمیم)؛

$\tilde{a}_{ij}, j \in J_i$: عناصر ماتریس مقایسات زوجی ارائه‌شده توسط تصمیم‌گیرنده (A) که دارای عدم قطعیت است. در این ماتریس تصمیم‌گیرنده ممکن است مقایسات زوجی خود را به دو صورت ارائه کند: الف) به صورت مقداری اسمی (a_{ij}) به عنوان محتمل‌ترین مقدار و مقداری خطا / تغییر مجاز (\hat{a}_{ij}) ؛ ب) ارائه‌ی قضاوت به صورت بازه‌یی، $[a_{ij}^L, a_{ij}^U]$ ، که در این صورت $a_{ij} = \frac{a_{ij}^U + a_{ij}^L}{2}$ و $\hat{a}_{ij} = \frac{a_{ij}^U - a_{ij}^L}{2}$. در هر صورت فرض می‌شود \tilde{a}_{ij} دارای یک توزیع متقارن با مقدار اسمی a_{ij} برابر با میانه‌ی بازه است و در بازه $[a_{ij} - \hat{a}_{ij}, a_{ij} + \hat{a}_{ij}]$ مقدار می‌گیرد.

J_i : مجموعه‌یی از عناصر سطر i ام ماتریس A که دارای عدم قطعیت‌اند (این پارامتر در ماتریس A حداکثر می‌تواند در هر سطر برابر $n-1$ باشد)؛

n : بعد ماتریس مقایسات زوجی (تعداد گزینه‌ها / تعداد معیارها / تعداد متغیر تصمیم)؛

RI : شاخص سازگاری تصادفی که برای مقادیر مختلف n دارای مقادیر مشخصی است؛

Cr : حد مجاز در نظر گرفته شده برای نرخ ناسازگاری؛

A : ماتریس مقایسات زوجی در روش AHP؛

a_{ij}^U : حد بالای تعیین‌شده در بازه ارائه‌شده برای عنصر سطر i ام و ستون j ام ماتریس A ؛

a_{ij}^L : حد پایین تعیین‌شده در بازه ارائه‌شده برای عنصر سطر i ام و ستون j ام ماتریس A ؛

Γ_i : برای هر i (هر ردیف در ماتریس A) یک پارامتر Γ_i در نظر گرفته می‌شود که لزوماً عدد صحیح نیست و برابر است با تعداد ضرایب دارای عدم قطعیت مجاز به تغییر در بازه تعیین‌شده. این پارامتر در محدوده $[0, |J_i|]$ مقدار می‌پذیرد؛

e_i : خطای ناشی از افزایش ناسازگاری عناصر ماتریس A از حد تعیین شده (cr) ؛
 m_{ij} : میزان خطای ایجاد شده در اثر انحراف وزن‌های مستخرج از حد بالای بازه تعیین‌شده برای عنصر a_{ij} ؛

n_{ij} : میزان خطای ایجادشده در اثر انحراف وزن‌های مستخرج از حد پایین بازه تعیین‌شده برای عنصر a_{ij} ؛

Z_i^* : نرخ تغییر در تابع محافظت از محدودیت i ام $((\beta_i(x^*, \Gamma_i)))$ ، به‌ازاء یک واحد تغییر در مقدار Γ_i ؛

P_{ij}^* : نرخ تغییر در تابع محافظت از محدودیت i ام $((\beta_i(x^*, \Gamma_i)))$ ، به‌ازاء تغییر در میزان تولرانس پارامتر j ام در محدودیت i ام.

در این مدل محتمل‌ترین مقدار در هر بازه برابر مقدار اسمی در نظر گرفته شده برای هر یک از ضرایب دارای عدم قطعیت در مدل است. ضرایب مدل نیز همان عناصر ماتریس مقایسات زوجی‌اند که به‌صورت بازه‌یی بیان شده‌اند.

در این مسئله عدم قطعیت مؤثر بر هر یک از مقایسات زوجی مستقل فرض شده است و از آنجا که مقایسات زوجی به یکدیگر وابسته‌اند، احتمال پایداری پاسخ‌ها کم‌تر از شرایطی است که ضرایب مدل از هم مستقل‌اند؛ لذا لازم است مقدار تضمین احتمالی عملی‌مانند محدودیت‌ها محاسبه شود.^[۳۰]

در مدل ۲۰ تا ۲۶ با تغییر Γ_i در محدوده $[0, |J_i|]$ انعطاف‌پذیری لازم برای تنظیم پایداری در مقابل سطح محافظه‌کاری در بهینگی تابع هدف حاصل می‌شود و ترکیب‌های مختلف از مقادیر بازه‌ها نیز با در نظرگیری معیار سازگاری در مدل بررسی می‌شود. این مدل در حالتی که حداکثر Γ_i مورد از ضرایب دارای عدم قطعیت (عناصر ماتریس مقایسات زوجی در سطر i ام) می‌توانند هم‌زمان بیشترین تغییر مجاز خود را داشته باشند، از بهینگی و پایداری مدل محافظت می‌کند.

۲.۴. مدل برنامه‌ریزی آرمانی پیشنهادی

در روش‌های متداول برنامه‌ریزی خطی، معمولاً یک تابع هدف به‌منظور بیشینه‌سازی منافع و کمینه‌سازی هزینه‌ها/زیان‌ها در نظر گرفته می‌شود، اما در واقعیت در مدل‌سازی مسائل چندین هدف متناقض وجود دارد که می‌بایست با حل مدل همه‌ی آنها را در حد ممکن بهینه کرد. برنامه‌ریزی آرمانی^{۱۷} روشی مناسب برای برآورده‌کردن هم‌زمان چند هدف متناقض پیشنهاد می‌کند.^[۳۱]

به‌منظور استخراج وزن‌های پایدار از ماتریس مقایسات زوجی AHP می‌بایست میزان عدم قطعیت پاسخ حاصله را کاهش داد. از آنجا که میزان فاصله در بازه تعیین‌شده برای وزن هر یک از معیارها/گزینه‌ها نشان‌گر میزان عدم قطعیت است لذا تابع هدف، شامل یک عبارت برای کمینه‌سازی فاصله‌ی مقدار کمینه و بیشینه‌ی وزن معیارها/گزینه‌ها است که این امر موجب کاهش هم‌پوشانی وزن‌های بازه‌یی استخراج‌شده و در نتیجه کاهش احتمال تغییر اولویت‌ها و موجب پایداری تصمیمات و اولویت‌بندی‌های می‌شود. علاوه بر این در مدل، محدودیت‌هایی براساس روابط بین وزن‌ها در نظر گرفته می‌شود که تخطی از آنها نشانه‌ی افزایش ناسازگاری در مدل است (در ماتریس‌های مقایسات زوجی سازگار یا ماتریس‌های دارای ناسازگاری غیرعده).

در صورتی که در تابع هدف، کمینه‌کردن خطاهای تخطی از محدودیت‌های مدل همراه با کاهش فاصله‌ی بازه‌های استخراج‌شده در نظر گرفته شود می‌توان مشاهده کرد که با نزدیک شدن به تخمین نقطه‌یی، خطاهای مربوط به تخطی از محدودیت‌ها بالا می‌رود و برعکس. بر همین اساس مشخص است که در این مسئله اهداف

$$A^L = \begin{bmatrix} \lambda & \frac{w_1^L}{w_1^U} & \dots & \frac{w_1^L}{w_n^U} \\ \frac{w_1^L}{w_1^U} & \lambda & \dots & \frac{w_1^L}{w_n^L} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{w_n^L}{w_1^U} & \frac{w_n^L}{w_1^U} & \dots & \lambda \end{bmatrix} \quad (30)$$

$$A^U = \begin{bmatrix} \lambda & \frac{w_1^U}{w_1^L} & \dots & \frac{w_1^U}{w_n^L} \\ \frac{w_1^U}{w_1^L} & \lambda & \dots & \frac{w_1^U}{w_n^U} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{w_n^U}{w_1^L} & \frac{w_n^U}{w_1^L} & \dots & \lambda \end{bmatrix} \quad (31)$$

با توجه به روابط در نظر گرفته شده برای مقایسات زوجی در دو ماتریس فوق، روابط ۳۲ و ۳۳ را می‌توان بین این ماتریس‌ها برقرار دانست. در این روابط معادلات زیر روابط مهمی را بین حدود بالا و پایین بازه‌ها در بردار وزن‌های بازه‌ی W نشان می‌دهند:

$$A^L W^U = W^U + (n-1)W^L \quad (32)$$

$$A^U W^L = W^L + (n-1)W^U \quad (33)$$

با توجه به وجود خطا و ناسازگاری در قضاوت‌های تصمیم‌گیرنده نمی‌توان کاملاً مطمئن بود که روابط فوق دقیقاً برقرار باشند، بنابراین لازم است مقداری خطا در این معادلات در نظر گرفته شود. E و M بردارهای خطا هستند، $E = (e_1, \dots, e_n)^T$ و $M = (m_1, \dots, m_n)^T$ یک ماتریس واحد $(n \times n)$ است که عناصر قطر اصلی آن برابر ۱ و سایر عناصر آن صفر است:

$$E = (A^L - I)W^U - (n-1)W^L \quad (34)$$

$$M = (A^U - I)W^L - (n-1)W^U \quad (35)$$

از آنجا که روابط ۳۲ و ۳۳ محدودیت‌های دوطرفه‌ی ایجاد می‌کنند، برای بردارهای خطای E و M ، $E^+ = (e_1^+, \dots, e_n^+) \geq 0$ ، $E^- = (e_1^-, \dots, e_n^-) \geq 0$ و $M^+ = (m_1^+, \dots, m_n^+) \geq 0$ ، $M^- = (m_1^-, \dots, m_n^-) \geq 0$ روابط ۳۶ تا ۴۱ برقرار است:

$$e_i = e_i^+ - e_i^- \quad i = 1, \dots, n \quad (36)$$

$$|e_i| = e_i^+ - e_i^- \quad i = 1, \dots, n \quad (37)$$

$$m_i = m_i^+ - m_i^- \quad i = 1, \dots, n \quad (38)$$

$$|m_i| = m_i^+ - m_i^- \quad i = 1, \dots, n \quad (39)$$

$$e_i^+ . e_i^- = 0 \quad i = 1, \dots, n \quad (40)$$

$$m_i^+ . m_i^- = 0 \quad i = 1, \dots, n \quad (41)$$

متناقضی وجود دارد که می‌بایست تا حد امکان برآورده ساخت تا از این طریق وزن‌های بازه‌ی به دست آید که احتمال هم‌پوشانی آنها و در نتیجه احتمال تغییر اولویت‌ها و همچنین خطاهای تخطی از محدودیت‌ها تا حد امکان کاهش یابد. هزینه‌ی تبادل صورت‌گرفته میان بهینگی مدل و عملی بودن مدل را می‌توان در تابع هدف تعیین کرد که در این صورت یک مدل برنامه‌ریزی آرمانی وزن داده شده حاصل خواهد شد. مدل پیشنهادی ۴۱ تا ۴۹ بر همین اساس ارائه شده است.

برای ایجاد چنین مدلی می‌بایست از روابط حاکم بر ماتریس مقایسات زوجی بازه‌ی بهره گرفت. فرض می‌شود تصمیم‌گیرنده‌ی قضاوت‌های خود را به صورت بازه‌ی ارائه کرده است. برای مثال وی می‌تواند قضاوت کند که معیار Z_{ij} بین a_{ij}^L و a_{ij}^U برابر برتر (مهم‌تر) از معیار Z_{ij} است. a_{ij}^L و a_{ij}^U اعداد حقیقی و غیرمنفی‌اند و $a_{ij}^L \leq a_{ij}^U$. به این ترتیب یک ماتریس مقایسات زوجی بازه‌ی را می‌توان به صورت ماتریس ۱ بیان کرد. ماتریس مقایسات زوجی بازه‌ی (A) را می‌توان به دو زیرماتریس غیرمنفی تقسیم کرد، درمورد این دو ماتریس رابطه $A^L \leq A \leq A^U$ برقرار است. توجه شود که دیگر اصل وارونگی در ماتریس‌های A^L و A^U برقرار نیست.

$$A^U = \begin{bmatrix} \lambda & a_{12}^U & \dots & a_{1n}^U \\ a_{21}^U & \lambda & \dots & a_{2n}^U \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1}^U & a_{n2}^U & \dots & \lambda \end{bmatrix} \quad \text{و} \quad A^L = \begin{bmatrix} \lambda & a_{12}^L & \dots & a_{1n}^L \\ a_{21}^L & \lambda & \dots & a_{2n}^L \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1}^L & a_{n2}^L & \dots & \lambda \end{bmatrix}$$

لازم است محدودیت مربوط به نرمال‌سازی در مسائل معمولی AHP برای ماتریس‌های قضاوت‌های زوجی بازه‌ی توسعه داده شود. بنابراین قضاوت‌گرفته در نوشتار ارائه شده توسط سوگی هارا (۲۰۰۴) بردار وزن‌های بازه‌ی را می‌توان نرمال شده دانست در صورتی که روابط زیر برقرار باشد: [۱۷]

$$w_j^L + \sum_{j=1, j \neq i} w_j^U \geq 1 \quad i = 1, \dots, n \quad (27)$$

$$w_j^U + \sum_{j=1, j \neq i} w_j^L \leq 1 \quad i = 1, \dots, n \quad (28)$$

در صورتی که ماتریس مقایسات زوجی بازه‌ی A ، یک مقایسه‌ی بدون خطا درمورد بردار وزن‌های بازه‌ی باشد می‌توان ماتریس A را به صورت رابطه‌ی ۲۹ نوشت و آن را به دو ماتریس ۳۰ و ۳۱ تفکیک کرد:

$$A = \begin{bmatrix} \lambda & [\frac{w_1^L}{w_1^U}, \frac{w_1^U}{w_1^L}] & \dots & [\frac{w_1^L}{w_n^U}, \frac{w_1^U}{w_n^L}] \\ [\frac{w_1^L}{w_1^U}, \frac{w_1^U}{w_1^L}] & \lambda & \dots & [\frac{w_1^L}{w_n^U}, \frac{w_1^U}{w_n^L}] \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ [\frac{w_n^L}{w_1^U}, \frac{w_n^U}{w_1^L}] & [\frac{w_n^L}{w_1^U}, \frac{w_n^U}{w_1^L}] & \dots & \lambda \end{bmatrix} \quad (29)$$

که براین اساس، می‌توان مدل بهینه‌سازی پایدار ۴۲ تا ۵۰ را برای استخراج وزن در یک مسئله‌ی تصمیم‌گیری AHP ارائه داد:

$$\text{Min } Z = \sum_{i=1}^n (w_i^U - w_i^L) + p \left[\sum_{i=1}^n e_i^+ + e_i^- + m_i^+ + m_i^- \right] \quad (42)$$

Subject

$$(A^L - I)W^U - (n-1)W^L - E^- + E^+ = 0 \quad (43)$$

$$(A^U - I)W^L - (n-1)W^U - M^- + M^+ = 0 \quad (44)$$

$$w_i^L + \sum_{j=1, j \neq i}^n w_j^U \geq 1 \quad i = 1, \dots, n \quad (45)$$

$$w_i^U + \sum_{j=1, j \neq i}^n w_j^L \leq 1 \quad i = 1, \dots, n \quad (46)$$

$$w_i^U - a_{ij}^U w_j^L - q_{ij} \leq 0 \quad \forall i, j = 1, \dots, n \quad (47)$$

$$-w_i^L + a_{ij}^L w_j^U - r_{ij} \leq 0 \quad \forall i, j = 1, \dots, n \quad (48)$$

$$W^U - W^L \geq 0 \quad (49)$$

$$p, W^L, W^U, E^+, E^-, M^+, M^- \geq 0 \quad (50)$$

w_i^U : حد بالای بازه استخراج شده برای وزن گزینه/معیار i ام (متغیر تصمیم)؛
 w_i^L : حد پایین بازه استخراج شده برای وزن گزینه/معیار i ام (متغیر تصمیم)؛

p : ضریبی که به‌عنوان جریمه‌ی غیرعملی شدن محدودیت‌ها در نظر گرفته می‌شود؛ به عبارت دیگر میزان اهمیت خطا در مدل است.

E و M : بردارهای خطای ناشی از ناسازگاری کلی ماتریس مقایسات زوجی در قضاوت‌ها، و $E^+ = (e_1^+, \dots, e_n^+) \geq 0$ ، $E^- = (e_1^-, \dots, e_n^-) \geq 0$ و $M^+ = (m_1^+, \dots, m_n^+) \geq 0$ ، $M^- = (m_1^-, \dots, m_n^-) \geq 0$ ؛

a_{ij}^U : حد بالای بازه ارائه شده برای مقایسه زوجی عنصر i ام و j ام در ماتریس مقایسات زوجی A ؛

a_{ij}^L : حد پایین بازه ارائه شده برای مقایسه زوجی عنصر i ام و j ام در ماتریس مقایسات زوجی A ؛

q_{ij} : خطای ناشی از تفاوت حد بالای وزن‌های تخمین زده شده و حد بالای وزن‌های ارائه شده در ماتریس مقایسات زوجی؛

r_{ij} : خطای ناشی از تفاوت حد پایین وزن‌های تخمین زده شده و حد پایین وزن‌های ارائه شده در ماتریس مقایسات زوجی.

در این مدل روابط ۴۳ و ۴۴ روابط حاصل از تفکیک ماتریس مقایسات زوجی و در نظرگیری خطا در این مقایسات، و روابط ۴۵ و ۴۶ روابط نرمال‌سازی‌اند. روابط ۴۷ و ۴۸ چنین به‌دست آمده‌اند:

$$\frac{w_i^U}{w_j^L} \leq a_{ij}^U \quad \forall i, j \quad (51)$$

$$\frac{w_i^L}{w_j^U} \geq a_{ij}^L \quad \forall i, j \quad (52)$$

با در نظرگیری مقداری خطا (r_{ij}, q_{ij}) که ناشی از وجود خطا و ناسازگاری در قضاوت‌های افراد است، روابط ۵۳ و ۵۴ حاصل می‌شود:

$$w_i^U \leq a_{ij}^U w_j^L + q_{ij} \quad \forall i, j \quad (53)$$

$$w_i^L \geq a_{ij}^L w_j^U - r_{ij} \quad \forall i, j \quad (54)$$

که همان روابط ۴۷ و ۴۸ هستند. این روابط بیان‌گر ارتباط دوه‌دو میان عناصر ماتریس هستند. درحالی‌که در روابط ۴۳ و ۴۴ روابط کلی میان ماتریس حاصل از حدود بالای بازه‌ها و ماتریس حاصل از حدود پایین بازه‌ها بیان شده است (روابط سطری‌اند). مدل ۴۲-۵۰ را می‌توان برای محاسبه‌ی وزن در ماتریس‌هایی که مقایسات زوجی در آنها به‌صورت دقیق (غیربازه‌یی) ارائه شده است نیز به کار گرفت.

قضیه: با این فرض که W^{U*}, W^{L*} پاسخ‌های بهینه‌ی حاصل از مدل ۴۲ تا ۵۰ هستند، اگر A یک ماتریس مقایسات زوجی دقیق (غیربازه‌یی) و سازگار باشد، آنگاه $W^{L*} = W^{U*} = W^* = W^*$. در این رابطه W^* بردار ویژه‌ی سمت راست برای ماتریس A است.

اثبات: در صورتی که A یک ماتریس مقایسات زوجی دقیق (غیربازه‌یی) و سازگار باشد، معادله‌ی مقدار ویژه $AW^* = nW^*$ برقرار خواهد بود و در نتیجه: $(A - nI)W^* = 0$. اگر $W^L = W^*$ و $W^U = W^*$ ، به راحتی براساس روابط زیر می‌توان دریافت که $W^L = W^U = W^*$ یک پاسخ عملی برای مدل است.

$$E = (A^L - I)W^U - (n-1)W^L = (A - nI)W^* = 0$$

$$M = (A^U - I)W^L - (n-1)W^U = (A - nI)W^* = 0$$

برقراری روابط فوق منجر به $\sum_{i=1}^n (e_i^+ + e_i^- + m_i^+ + m_i^-) = 0$ می‌شود و بنابراین می‌توان گفت که $W^L = W^U = W^*$ پاسخ بهینه‌ی مدل است.

در این مدل وزن‌های بازه‌یی به‌گونه‌یی استخراج می‌شوند که مقایسات زوجی ارائه شده را برآورده کرده و از طرف دیگر براساس تابع هدف ارائه شده، طول بازه‌های استخراج شده نیز کمینه شود تا اولویت‌بندی نهایی پایدار گردد.

۵. معرفی چند شاخص ارزیابی پایداری وزن‌های

استخراج شده

برای مقایسه‌ی پاسخ‌های حاصل از مدل‌های موجود و مدل‌های پیشنهادی در این نوشتار نیاز به تعریف شاخص مناسبی است. این شاخص‌ها عبارت‌اند از:

۱. معیار تطابق. واضح است که مجموعه‌ی وزن‌های بازه‌یی حاصل از حل مدل‌های مختلف را نمی‌توان به‌آسانی و مستقیماً با یکدیگر مقایسه کرد؛ بنابراین به‌منظور انجام بهترین مقایسه، ابتدا این مجموعه‌ها به ماتریس مقایسات زوجی بازه‌یی تبدیل می‌شوند. در واقع براساس نتایج حاصله، ماتریس مقایسات زوجی ارائه‌شده توسط تصمیم‌گیرنده مجدداً براساس مقادیر محاسبه‌شده تشکیل می‌شود $([\tilde{l}_{ij}, \tilde{u}_{ij}] = [\frac{w_i^L}{w_j^U}, \frac{w_i^U}{w_j^L}])$ سپس خطای ایجادشده بین هر یک از بازه‌های تبدیل شده و بازه‌های اصلی طبق فرمول ۵۵ محاسبه می‌شود.

$$D(A, \tilde{A}) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n [(l_{ij} - \tilde{l}_{ij})^2 + (u_{ij} - \tilde{u}_{ij})^2] \quad (55)$$

از این معیار فقط در مورد ماتریس‌های مقایسات زوجی سازگار می‌توان استفاده کرد. می‌توان این معیار را برای سنجش کیفیت مجموعه وزن‌های حاصل از مدل پیشنهادی براساس بهینه‌سازی پایدار نیز به کار برد، اما باید توجه داشت که پاسخ‌های حاصل از این مدل تخمین‌های نقطه‌یی‌اند و بنابراین بهتر است با میانگین بازه‌های ارائه‌شده توسط تصمیم‌گیرنده مقایسه شود. این معیار در مثال‌ها با عنوان معیار تطابق و با نماد «Criteria» ارائه شده است.

۶. نتایج محاسباتی

برای بررسی مدل‌های پیشنهادی در این نوشتار از مقایسه‌ی آنها با مدل‌های موجود در مثال‌هایی که در ادبیات موضوعی این بحث [۲۰، ۱۷، ۱۵] مطرح شده‌اند استفاده شده که نتایج آن به شرح زیر است:

مثال ۱: ماتریس بازه‌ی A_{11} برای استخراج وزن‌های مورد نیاز در نظر گرفته شده است؛ این ماتریس براساس مدل‌های وانگ و سوگی‌ها را نیز حل شده است. با تغییر مکان عناصر a_{25} و a_{26} ماتریس ناسازگاری به صورت ماتریس A_{12} ایجاد خواهد شد:

$$A_{11} = \begin{bmatrix} 1 & [1, 3] & [3, 5] & [5, 7] & [5, 9] \\ [\frac{1}{3}, 1] & 1 & [1, 4] & [1, 5] & [1, 4] \\ [\frac{1}{5}, \frac{1}{3}] & [\frac{1}{4}, 1] & 1 & [\frac{1}{5}, 5] & [2, 4] \\ [\frac{1}{7}, \frac{1}{5}] & [\frac{1}{5}, 1] & [\frac{1}{5}, 5] & 1 & [1, 2] \\ [\frac{1}{9}, \frac{1}{5}] & [\frac{1}{4}, 1] & [\frac{1}{4}, \frac{1}{5}] & [\frac{1}{7}, 1] & 1 \end{bmatrix}$$

$$A_{12} = \begin{bmatrix} 1 & [1, 3] & [3, 5] & [5, 7] & [5, 9] \\ [\frac{1}{3}, 1] & 1 & [1, 4] & [1, 5] & [\frac{1}{4}, 1] \\ [\frac{1}{5}, \frac{1}{3}] & [\frac{1}{4}, 1] & 1 & [\frac{1}{5}, 5] & [2, 4] \\ [\frac{1}{7}, \frac{1}{5}] & [\frac{1}{5}, 1] & [\frac{1}{5}, 5] & 1 & [1, 2] \\ [\frac{1}{9}, \frac{1}{5}] & [1, 4] & [\frac{1}{4}, \frac{1}{5}] & [\frac{1}{7}, 1] & 1 \end{bmatrix}$$

حل ماتریس بازه‌ی A_{11} : این ماتریس، براساس روش وانگ [۱۵] یک ماتریس کاملاً سازگار است و به همین علت، هر دو مدل پایین‌ترین حد و بالاترین حد سوگی‌ها را می‌توان به‌کار برد. نتایج حاصل از حل این مثال توسط سه مدل موجود در

۲. معیار مجموع درجه‌های تقدم. بدیهی است اگر برای دو عنصر وزن‌های بازه‌ی به دست آید که بین بازه‌های آنها هیچ جزء مشترکی وجود نداشته باشد، هیچ‌گاه تغییر اولویت بین این دو عنصر رخ نخواهد داد. زمانی که بازه‌ها با هم تداخل داشته باشند، دیگر اولویت‌بندی واحدی برای گزینه‌ها وجود نخواهد داشت. در پایداری مسائل تصمیم‌گیری باید احتمال تغییر اولویت‌ها بین گزینه‌ها/معیارها کاهش یابد، برای سنجش و مقایسه‌ی نتایج حاصل از مدل‌ها از لحاظ احتمال تغییر اولویت‌های استخراج شده، از شاخص درجه تقدم^{۱۸} استفاده می‌شود (رابطه‌ی ۵۶ بیان‌گر درجه تقدم a بر b (یا $a > b$) است [۱۵]). معیار در نظر گرفته شده در اینجا عبارت است از مجموع مقادیر درجه تقدم بین بازه‌ها که در بهترین حالت برابر است با: $(n-1) \times 100$ ، و هرچه مجموع مقادیر درجه تقدم از این مقدار کم‌تر باشد، در واقع نشان‌دهنده‌ی هم‌پوشانی بیشتر بازه‌ها و احتمال بالاتر تغییر اولویت‌هاست. این معیار در مثال‌ها تحت عنوان معیار درجه تقدم و با نماد $\sum Pr$ ارائه شده است.

$$P(a > b) = \frac{Max(a_2 - b_1) - Max(a_1 - b_2)}{(a_2 - a_1) + (b_2 - b_1)} \quad (56)$$

۳. معیار مجموع فواصل بازه‌ها. فواصل بازه‌ها نشانه‌ی از وجود عدم قطعیت در پاسخ‌های نهایی است و هرچه فواصل بازه‌ها بیشتر باشد، عدم قطعیت در پاسخ‌های نهایی بیشتر و تصمیم‌گیری برای تصمیم‌گیرنده سخت‌تر خواهد بود. از طرف دیگر، با افزایش فواصل بازه‌ها احتمال هم‌پوشانی بازه‌ها و تغییر اولویت‌ها نیز افزایش می‌یابد. بنابراین هرچه فواصل بازه‌ها کم‌تر باشد پایداری اولویت‌بندی حاصل بیشتر خواهد بود. این معیار در مثال‌ها تحت عنوان معیار فواصل بازه‌ها و با نماد $\sum D$ ارائه شده است.

جدول ۱. نتایج حاصل از حل ماتریس A_{11} براساس روش‌های ارائه شده در ادبیات موضوع، با استفاده از مدل پیشنهادی بر مبنای برنامه‌ریزی آرمانی.

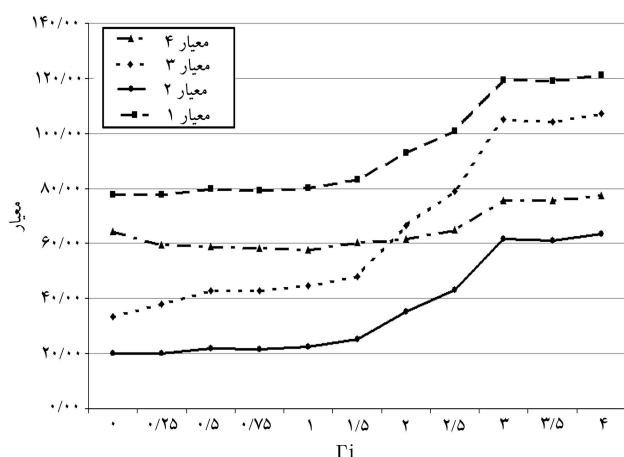
گزینه / معیار	روش سوگی‌ها (PAHPC) [۱۷]		روش وانگ [۲۰] (۲۰۰۷-c)	$p=0/1$	$p=0/25$	$p=0/5$	$p=0/75$	$p=1$	$p=100, 100$
	Lower Model	Upper Model							
W_1	۱ [۰,۵۳۴] [۰,۴۲۲]	۱ [۰,۴۰۹] [۰,۲۹۱]	۱ [۰,۴۵۳] [۰,۴۵۳]	۱ [۰,۵۶۰] [۰,۵۶۰]	۱ [۰,۴۵۵] [۰,۴۵۵]	۱ [۰,۴۶۴] [۰,۴۶۴]	۱ [۰,۴۶۲] [۰,۴۶۲]	۱ [۰,۴۶۲] [۰,۴۶۲]	۱ [۰,۴۶۱] [۰,۴۶۱]
W_2	۲ [۰,۲۸۲] [۰,۱۷۸]	۲ [۰,۲۹۱] [۰,۱۳۶]	۲ [۰,۳۳۲] [۰,۱۴۰]	۲ [۰,۱۸۷] [۰,۱۸۷]	۲ [۰,۲۳۷] [۰,۱۶۳]	۲ [۰,۳۲۵] [۰,۱۵۵]	۲ [۰,۳۲۹] [۰,۱۵۴]	۲ [۰,۳۲۹] [۰,۱۴۵]	۲ [۰,۳۲۹] [۰,۱۵۴]
W_3	۳ [۰,۱۴۱] [۰,۱۴۱]	۳ [۰,۱۸۲] [۰,۰۲۷]	۳ [۰,۲۱۰] [۰,۰۸۲]	۳ [۰,۱۱۲] [۰,۱۱۲]	۳ [۰,۱۶۳] [۰,۰۸۹]	۳ [۰,۱۸۶] [۰,۰۹۳]	۳ [۰,۲۰۳] [۰,۰۹۲]	۳ [۰,۲۰۳] [۰,۰۹۲]	۳ [۰,۲۰۵] [۰,۰۹۲]
W_4	۴ [۰,۰۸۵] [۰,۰۷۶]	۴ [۰,۱۳۶] [۰,۰۳۶]	۴ [۰,۱۳۵] [۰,۰۶۰]	۴ [۰,۰۸۰] [۰,۰۸۰]	۴ [۰,۱۳۰] [۰,۰۵۸]	۴ [۰,۱۰۵] [۰,۰۶۵]	۴ [۰,۰۹۲] [۰,۰۶۶]	۴ [۰,۰۹۲] [۰,۰۶۶]	۴ [۰,۰۹۲] [۰,۰۶۶]
W_5	۵ [۰,۰۷۰] [۰,۰۷۰]	۵ [۰,۱۳۶] [۰,۰۴۵]	۵ [۰,۰۶۳] [۰,۰۶۳]	۵ [۰,۰۶۲] [۰,۰۶۲]	۵ [۰,۰۸۹] [۰,۰۵۴]	۵ [۰,۰۹۰] [۰,۰۵۳]	۵ [۰,۰۹۰] [۰,۰۵۱]	۵ [۰,۰۹۰] [۰,۰۵۱]	۵ [۰,۰۸۸] [۰,۰۵۱]
$\sum E$				۴	۱,۵۴۸	۱,۲۷۶	۱,۲۵۶	۱,۲۵۶	۱,۲۵۶
$\sum D$	۰,۲۲۴	۰,۶۱۸	۰,۳۹۶	۰	۰,۲۵۵	۰,۳۴۰	۰,۳۵۱	۰,۳۵۱	۰,۳۵۱
Criteria	۵۱,۳۱۴	۲۲۸,۱۸۱	۳۱,۱۱۵	۸۸,۳۰۶	۲۸,۶۶۶	۲۸,۵۵۲	۳۰,۲۴۴	۳۰,۲۴۴	۳۰,۱۸۸
$\sum Pr$	۴۰۰	۲۹۲	۳۴۶	۴۰۰	۳۴۳	۳۴۷	۳۴۶	۳۴۶	۳۴۸

طبق نمودار ارائه شده در شکل ۱ با افزایش وزن در نظر گرفته شده برای خطا، میزان تخطی از محدودیت‌ها ($\sum E$) کاهش و فاصله‌ی بازه‌های استخراجی برای وزن‌های مورد نظر ($\sum D$) افزایش یافته است. بر این اساس می‌توان با پذیرش خطای بیشتر به تخمین‌های نقطه‌ی نزدیک‌تر شد و همچنین احتمال هم‌پوشانی بازه‌ها را کاهش داد.

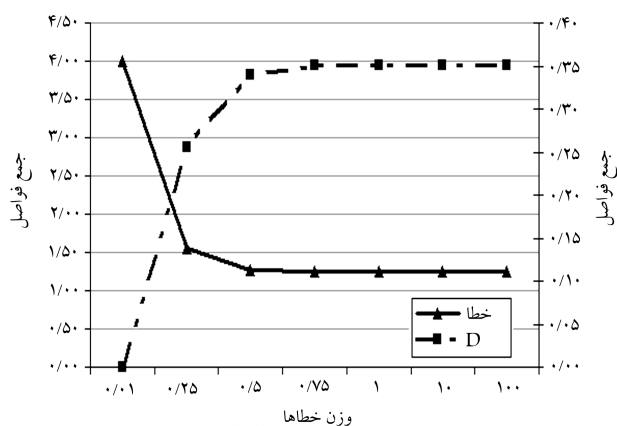
تخمین‌های نقطه‌ی حاصل از روش پیشنهادی براساس بهینه‌سازی پایدار برای مقادیر مختلف Γ در جدول ۲ آمده است.

در شکل ۲، روند معیارهای محاسبه شده در جدول ۲ برحسب تعداد ضرایب دارای عدم قطعیت مجاز به تغییر ارائه شده است. معیار "Criteria ۱" (مطابق رابطه ۵۵) نسبت به کم‌ترین و بیشترین کران‌های عناصر ماتریس مقایسات زوجی، معیار "Criteria ۲" بر مبنای میانگین و حد بالای بازه‌ها، معیار "Criteria ۳" با توجه به حد پایین و میانگین بازه‌ها، و معیار "Criteria ۴" براساس تنها میانگین بازه‌ها (برای هر دو حد بالا و پایین بازه‌ها مقدار میانگین بازه‌ها منظور شده) محاسبه شده است. براساس نتایج حاصل، زمانی که تعداد ضرایب مجاز به تغییر کم‌تر از ۲ است تمایل به تخمین به سمت پایین بازه‌ها وجود دارد، و با افزایش تعداد متغیرهای

ادبیات موضوع در جدول ۱ ارائه شده است. علاوه بر این پاسخ‌های حاصل از مدل پیشنهادی براساس برنامه‌ریزی آرمانی نیز برحسب مقادیر مختلف در نظر گرفته شده برای وزن خطاها در جدول ۱ آمده است. چنان که در این جدول مشاهده می‌شود، مدل پیشنهادی براساس برنامه‌ریزی آرمانی در تمامی مقادیر در نظر گرفته شده برای P (وزن خطا) بهتر از سایر مدل‌ها عمل کرده است (مگر در شرایطی که وزن خطا نزدیک به صفر منظور شده است). از نظر معیار مجموع فواصل بازه‌ها نیز مدل پیشنهادی عملکرد مطلوبی داشته است و در تمامی وزن‌های در نظر گرفته شده مجموع فواصل به دست آمده بهتر از دو مدل حد بالای سوگی‌ها را و وانگ است، اما مقدار این معیار در پاسخ‌های حاصل از مدل حد پایین سوگی‌ها را بهتر است. البته باید در نظر داشت که کلیه‌ی پاسخ‌های حاصل از روش پیشنهادی از لحاظ معیار تطابق مطلوب‌تر از کلیه‌ی پاسخ‌های حاصل از این روش هستند. در مورد معیار درجه تقدم نیز از وزن خطای برابر با مقدار ۰٫۷۵ تا ۱٫۰۰، مدل ارائه شده با حفظ تطابق با ماتریس سازگار ارائه شده توسط تصمیم‌گیرنده، قادر است عملکردی بهتر از سایر مدل‌های موجود داشته باشد.



شکل ۲. حل ماتریس A_{11} مثال ۱، براساس روش بهینه‌سازی پایدار و روند معیارهای محاسبه شده در جدول ۲.



شکل ۱. نمودار تبادل میان بهینگی مدل (کمینه‌سازی فاصله بازه‌ها) و عملی بودن مدل (کاهش ناسازگاری‌ها) در حل ماتریس A_{11} مثال ۱ - براساس مدل پیشنهادی بر مبنای برنامه‌ریزی آرمانی.

جدول ۲. وزن‌های استخراج شده برای ماتریس A_{11} مثال (۱) - براساس مدل پیشنهادی بر مبنای روش بهینه‌سازی پایدار ($CR \leq 0.1$).

Γ_i	۰	۰٫۲۵	۰٫۵	۰٫۷۵	۱	۱٫۵	۲	۲٫۵	۳	۳٫۵	۴
W_1	۰٫۴۵۷	۰٫۴۶۱	۰٫۴۶۶	۰٫۴۷۶	۰٫۴۹۴	۰٫۴۹۰	۰٫۴۹۲	۰٫۴۹۵	۰٫۴۹۷	۰٫۵۰۱	۰٫۵۰۵
W_2	۰٫۲۴۵	۰٫۲۵۲	۰٫۲۶۰	۰٫۲۶۰	۰٫۲۵۹	۰٫۲۷۱	۰٫۲۸۱	۰٫۲۸۲	۰٫۲۹۰	۰٫۲۸۵	۰٫۲۸۱
W_3	۰٫۱۵۱	۰٫۱۵۲	۰٫۱۳۰	۰٫۱۳۰	۰٫۱۱۲	۰٫۱۰۲	۰٫۰۹۸	۰٫۰۹۹	۰٫۰۹۹	۰٫۱۰۰	۰٫۱۰۱
W_4	۰٫۰۸۵	۰٫۰۷۲	۰٫۰۶۸	۰٫۰۶۸	۰٫۰۷۱	۰٫۰۷۰	۰٫۰۷۰	۰٫۰۶۹	۰٫۰۵۸	۰٫۰۵۷	۰٫۰۵۶
W_5	۰٫۰۶۱	۰٫۰۶۳	۰٫۰۶۵	۰٫۰۶۵	۰٫۰۶۵	۰٫۰۶۸	۰٫۰۵۹	۰٫۰۵۵	۰٫۰۵۵	۰٫۰۵۶	۰٫۰۵۶
$\sum E_i$	۰٫۴۱۹	۰٫۶۰۴	۰٫۹۳۹	۰٫۹۳۹	۱٫۱۰۲	۱٫۲۵۸	۱٫۴۳۹	۱٫۵۶۹	۱٫۷۱۲	۱٫۸۰۲	۱٫۸۹۴
Criteria ۱	۷۷٫۸۶	۷۷٫۷۱	۷۹٫۳۴	۷۹٫۳۴	۸۰٫۲۱	۸۳٫۰۷	۹۲٫۹۶	۱۰۰٫۹۴	۱۱۹٫۳۲	۱۱۸٫۹۱	۱۲۱٫۳۰
Criteria ۲	۶۴٫۴۸	۵۹٫۶۶	۵۸٫۱۹	۵۸٫۱۹	۵۷٫۸۳	۶۰٫۴۹	۶۱٫۷۳	۶۵٫۱۰	۷۵٫۶۵	۷۵٫۷۶	۷۷٫۵۲
Criteria ۳	۳۳٫۴۴	۳۷٫۹۴	۴۲٫۶۹	۴۲٫۶۹	۴۴٫۷۸	۴۷٫۸۴	۶۶٫۳۹	۷۸٫۹۸	۱۰۵٫۱۹	۱۰۴٫۲۴	۱۰۷٫۲۸
Criteria ۴	۲۰٫۰۶	۱۹٫۰۹	۲۱٫۵۴	۲۱٫۵۴	۲۲٫۴	۲۵٫۲۶	۳۵٫۱۶	۴۳٫۱۳	۶۱٫۵۲	۶۱٫۱	۶۳٫۴۹
$Pr(Min)$					٪۲۰	٪۳۶	٪۵۰	٪۵۰	٪۵۰	٪۵۰	٪۵۰

حل ماتریس بازویی A_{12} : نتایج حاصل از حل این ماتریس با استفاده از روش پیشنهادی بر مبنای برنامه‌ریزی آرمانی در جدول ۳ ارائه شده است. چنان که از بررسی این نتایج برمی‌آید مدل توانسته است بدون این که معیارهای پایداری، زیاد تحت تأثیر قرار بگیرند پاسخ‌های مورد نیاز را از ماتریس مقایسات زوجی ناسازگار استخراج کند. برای ارزیابی بهتر نتایج، میانگین وزن‌های بازویی حاصل از حل مدل پیشنهادی بر اساس برنامه‌ریزی آرمانی در دو ماتریس A_{11} و A_{12} مثال ۱ در قالب دو نمودار در شکل ۳ ارائه شده است.

در نمودار ۳، وزن‌های استخراج شده در حالت سازگاری با اندیس s و در حالت ناسازگاری با اندیس n نشان داده شده‌اند. با بررسی این شکل و جداول ۱ و ۳ می‌توان دریافت که مدل توانسته است از عهده‌ی عدم تأثیرگذاری جدی ناسازگاری موجود در ماتریس مقایسات زوجی بر پاسخ‌ها برآید؛ چرا که میانگین وزن‌ها در دو ماتریس A_{11} و A_{12} روند یکسانی دارند و اولویت بندی نیز تغییری نکرده است. البته برای پایداری‌سازی بهتر پاسخ‌ها در نظرگیری وزن ۱ و بالاتر برای وزن خطاها مناسب‌تر است.

شاهد دیگر بر پایداری پاسخ‌های حاصل از این مدل، مقادیر معیار تطابق است که روند آن برای مقادیر مختلف وزن خطاها در شکل ۴ ارائه شده است. بر اساس نمودار ارائه شده در شکل ۴ با اعمال ناسازگاری در ماتریس A_{11} ، معیار تطابق پاسخ‌ها با ماتریس سازگار اصلی (A_{11}) تغییر زیادی نمی‌کند و حتی در وزن‌های بالا (۱۰ و ۱۰۰) معیار تطابق در حالتی که ورودی مدل، ماتریس ناسازگار (A_{12}) است معیار تطابق کمی بهتر از شرایطی است که ماتریس ورودی سازگار (A_{11}) است.

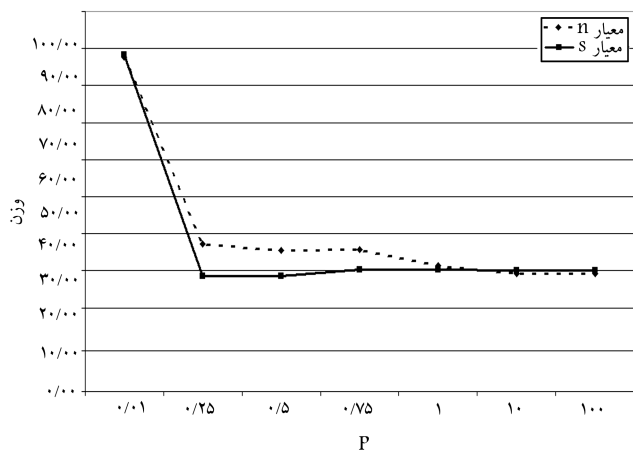
ماتریس مقایسات زوجی ناسازگار (A_{12})، به منظور استخراج تخمین‌های نقطه‌یی مناسب و پایدار، با استفاده از مدل پیشنهادی بر مبنای بهینه‌سازی پایدار نیز حل شده است. پاسخ‌های حاصل از به‌کارگیری مدل بهینه‌سازی پایدار پیشنهادی در جدول ۴ آمده است.

مجاز به تغییر به تدریج انطباق با ماتریس اصلی کاهش (افزایش مقدار معیارها) و تمایل به سمت بالای بازه‌ها افزایش می‌یابد. در واقع $\Gamma_i = 2$ نقطه‌ی عطف نمودار است و همچنین با در نظرگیری $\Gamma_i = 2$ می‌توان بیشترین تضمین احتمال را با حداقل تغییرات نسبت به مقدار اسمی به دست آورد. باید در نظر داشت که محتمل‌ترین مقدار بازه‌ها در این روش مقدار میانه است و از طرف دیگر با استفاده از این روش، تخمین‌های نقطه‌یی به دست می‌آید که یا کم‌تر از میانگین و یا بیشتر از میانگین است. بنابراین با در نظر گرفتن این که در تابع هدف کمیته‌سازی تخطی از محدودیت‌ها منظور شده است می‌توان انتظار داشت که معیار تطابقی که بر اساس میانگین بازه‌ها محاسبه شده، از نظر کمی بهترین معیار باشد.

بر اساس آنالیز حساسیت صورت گرفته، در حالت سازگاری ماتریس مقایسات زوجی، هرچه تعداد ضرایب دارای عدم قطعیت مجاز به تغییر کم‌تر باشد (تعداد ضرایب بیشتری با مقدار اسمی‌شان وارد مدل شوند) معیار تطابق بهتری برای پاسخ‌ها به دست خواهد آمد. بنابراین در حالت سازگاری بهترین مقدار برای تعداد ضرایب مجاز به تغییر $\Gamma_i = \sqrt{I_i}$ خواهد بود، زیرا با حداقل تغییرات می‌توان حداکثر احتمال عملی ماندن محدودیت‌ها را به دست آورد. البته توجه به این نکته لازم است که در صورت وجود خطا (ناسازگاری) در ماتریس مقایسات زوجی، پاسخ‌های حاصل از دو ماتریس سازگار و ناسازگار در حالتی که تعداد ضرایب دارای عدم قطعیت مجاز به تغییر برابر یا بیش از ۱ است دچار کم‌ترین تغییر می‌شود. این مسئله را می‌توان در مورد ماتریس A_{12} در مثال ۱ مشاهده کرد که به این ترتیب می‌توان $\Gamma_i = \sqrt{I_i}$ را به عنوان مقدار بهینه برای پایداری‌سازی مدل در نظر گرفت (مدل ارائه شده بر اساس بهینه‌سازی پایدار فقط قادر به کنترل ناسازگاری‌های غیر عمده است). در سطر آخر جدول ۲ تحت عنوان "Pr"، میزان تضمین احتمالی برای پایداری مدل (عملی ماندن محدودیت‌ها) طبق روش‌های موجود [۳۰] محاسبه و ارائه شده است. کم‌ترین تعداد تغییرات مجازی که در آن بیشترین تضمین احتمالی ممکن حاصل می‌شود، ۲ است.

جدول ۳. نتایج حاصل از حل ماتریس A_{12} مثال (۱) - با استفاده از مدل پیشنهادی بر اساس برنامه‌ریزی آرمانی.

گزینه/معیار	$P=0,01$	$P=0,25$	$P=0,5$	$P=0,75$	$P=1$	$P=10$	$P=100$
W_1	۱ [0,57 و 0,57]	۱ [0,469 و 0,469]	۱ [0,467 و 0,467]	۱ [0,47 و 0,47]	۱ [0,467 و 0,467]	۱ [0,472 و 0,472]	۱ [0,472 و 0,472]
W_2	۲ [0,16 و 0,16]	۲ [0,135 و 0,211]	۲ [0,134 و 0,216]	۲ [0,123 و 0,223]	۲ [0,123 و 0,248]	۲ [0,124 و 0,305]	۲ [0,124 و 0,305]
W_3	۳ [0,114 و 0,114]	۳ [0,09 و 0,167]	۳ [0,09 و 0,172]	۳ [0,091 و 0,190]	۳ [0,091 و 0,215]	۳ [0,09 و 0,218]	۳ [0,09 و 0,218]
W_4	۴ [0,081 و 0,081]	۴ [0,059 و 0,135]	۴ [0,059 و 0,134]	۴ [0,061 و 0,123]	۴ [0,063 و 0,101]	۴ [0,064 و 0,101]	۴ [0,064 و 0,101]
W_5	۵ [0,073 و 0,073]	۵ [0,068 و 0,094]	۵ [0,067 و 0,093]	۵ [0,07 و 0,094]	۵ [0,067 و 0,093]	۵ [0,069 و 0,085]	۵ [0,069 و 0,085]
$\sum E$	4,60	2,38	2,35	2,32	2,29	2,24	2,24
$\sum D$	0,00	0,26	0,27	0,29	0,31	0,36	0,36
Criteria	87,62	37,24	35,47	35,75	31,34	29,18	29,18
$\sum Pr$	400	317	315	308	310	323	323

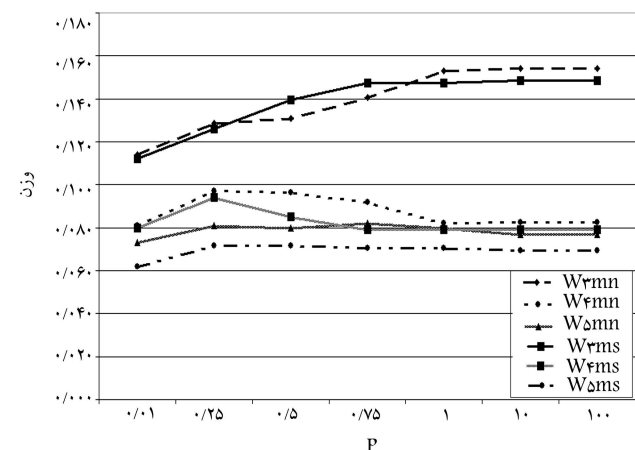
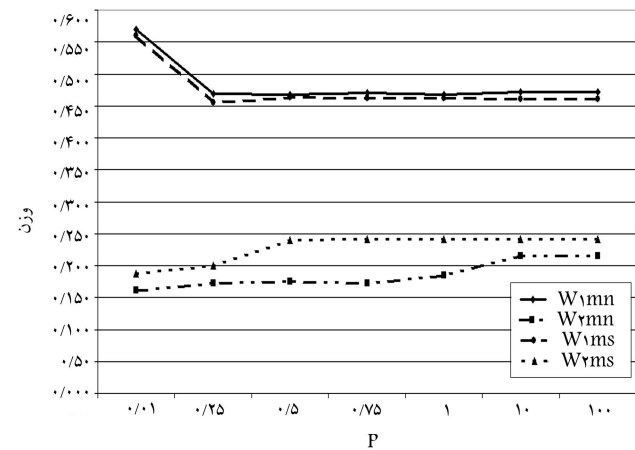


شکل ۴. مقایسه‌ی روند مقادیر معیار تطابق در دو ماتریس A_{11} و A_{12} مثال ۱.

وزن‌های استخراج شده در حالت سازگاری با اندیس s و در حالت ناسازگاری با اندیس n نشان داده شده است. این نمودار مشخص می‌کند که چنانچه مقدار Γ_i برابر با ۲ و بیشتر از آن باشد، می‌توان اطمینان حاصل کرد درحالتی که ماتریس ورودی ناسازگار است اولویت‌بندی استخراج شده تغییر نمی‌کند و روند وزن‌های استخراج شده از ماتریس ورودی سازگار نیز حفظ می‌شود. این امر توانایی مدل پیشنهادی را در استخراج وزن‌های پایدار از ماتریس‌های دارای خطا (ناسازگاری) نشان می‌دهد.

در شکل ۶، روند معیار تطابق در دو حالت سازگاری ماتریس ورودی (با اندیس s) و ناسازگاری آن (با اندیس n) نشان داده شده است. براین اساس، معیار تطابق ارائه شده بر مبنای حدود اصلی ماتریس مقایسات زوجی ("Criteria ۱")، با استفاده از مدل بهینه‌سازی پایدار در حالت ناسازگاری ماتریس ورودی به مقادیری نزدیک‌تر به ماتریس اصلی (سازگار) دست یافته است و حتی در قسمتی از نمودار $\Gamma_i = 2 - 4$ عملکرد مدل در حالتی که ورودی ماتریس ناسازگار است بهتر از شرایطی است که ماتریس ورودی سازگار است.

با لحاظ کردن روند تغییرات وزن‌های تخمینی، معیار تطابق و مقدار تضمین احتمالی مدل مشخص می‌شود که مقدار ۲ مناسب‌ترین مقدار برای Γ_i است زیرا



شکل ۳. مقایسه‌ی روند مقادیر به دست آمده برای میانگین وزن‌ها در دو ماتریس A_{11} و A_{12} در مثال ۱.

برای نمایش بهتر توانمندی پایدارسازی مدل ارائه شده بر اساس بهینه‌سازی پایدار، نتایج حاصل از به کارگیری ماتریس سازگار (A_{11}) و ماتریس ناسازگار (A_{12}) به عنوان ورودی این مدل، در شکل ۵ برای مقایسه و ارزیابی ارائه شده است. در این نمودار،

جدول ۴. وزن‌های استخراج شده از ماتریس A_{12} مثال (۱) - بر اساس مدل پیشنهادی بر مبنای بهینه‌سازی پایدار ($CR \leq 0.1$).

Γ_i	۰	۰٫۲۵	۰٫۵	۰٫۷۵	۱	۱٫۵	۲	۲٫۵	۳	۳٫۵	۴
W_1	۰٫۴۹۶	۰٫۵۰۲	۰٫۵۲۵	۰٫۵۴۲	۰٫۵۴۲	۰٫۵۵۰	۰٫۵۵۵	۰٫۵۵۵	۰٫۵۶۰	۰٫۵۶۰	۰٫۵۶۰
W_2	۰٫۱۶۵	۰٫۱۶۷	۰٫۱۷۵	۰٫۱۸۱	۰٫۱۸۱	۰٫۱۸۳	۰٫۱۸۵	۰٫۱۸۵	۰٫۱۸۷	۰٫۱۸۷	۰٫۱۸۷
W_3	۰٫۱۶۴	۰٫۱۶۶	۰٫۱۵۰	۰٫۱۲۳	۰٫۱۲۳	۰٫۱۱۰	۰٫۱۱۱	۰٫۱۱۱	۰٫۱۱۲	۰٫۱۱۲	۰٫۱۱۲
W_4	۰٫۰۸۷	۰٫۰۸۳	۰٫۰۷۵	۰٫۰۷۷	۰٫۰۷۷	۰٫۰۷۹	۰٫۰۷۹	۰٫۰۷۹	۰٫۰۸۰	۰٫۰۸۰	۰٫۰۸۰
W_5	۰٫۰۸۷	۰٫۰۸۳	۰٫۰۷۵	۰٫۰۷۷	۰٫۰۷۷	۰٫۰۷۹	۰٫۰۷۰	۰٫۰۷۰	۰٫۰۶۲	۰٫۰۶۲	۰٫۰۶۲
$\sum E_i$	۱٫۱۵۵	۱٫۳۴۴	۱٫۶۰۳	۱٫۸۴۱	۲٫۰۷۵	۲٫۲۴۹	۲٫۴۱۹	۲٫۵۶۱	۲٫۶۹۹	۲٫۷۴۶	۲٫۷۹۳
Criteria ۱	۸۶٫۲۰	۸۳٫۲۱	۷۹٫۴۸	۸۰٫۱۵	۸۰٫۱۵	۸۲٫۴۹	۸۲٫۷۹	۸۲٫۷۹	۸۸٫۳۱	۸۸٫۳۱	۸۸٫۳۱
Criteria ۲	۸۹٫۷۳	۸۳٫۲۶	۷۰٫۳۸	۷۰٫۲۲	۷۰٫۲۲	۷۲٫۴۶	۶۷٫۲۷	۶۷٫۲۷	۶۶٫۸۴	۶۶٫۸۴	۶۶٫۸۴
Criteria ۳	۲۴٫۸۶	۲۵٫۳۳	۳۰٫۷۷	۳۲٫۲۷	۳۲٫۲۷	۳۴٫۷۰	۴۰٫۵۰	۴۰٫۵۰	۵۱٫۹۶	۵۱٫۹۶	۵۱٫۹۶
Criteria ۴	۲۸٫۳۸	۲۵٫۳۹	۲۱٫۶۷	۲۲٫۳۴	۲۲٫۳۴	۲۴٫۶۷	۲۴٫۹۸	۲۴٫۹۸	۳۰٫۵۰	۳۰٫۵۰	۳۰٫۵۰
$P(Min)$						٪۳۶	٪۵۰	٪۵۰	٪۵۰	٪۵۰	٪۵۰

A_{21} است:

$$A_{21} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & 4 & 8 \\ 1 & 1 & 2 & 4 & 8 \\ 0,5 & 0,5 & 1 & 2 & 4 \\ 0,25 & 0,25 & 0,25 & 1 & 2 \\ 0,125 & 0,125 & 0,25 & 0,5 & 1 \end{bmatrix}$$

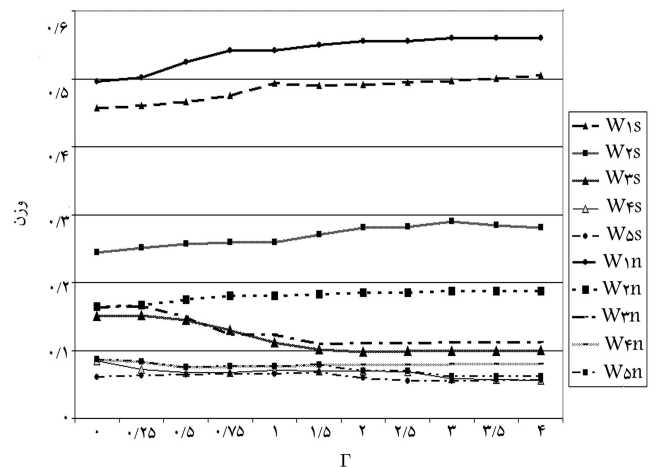
$$A_{22} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & 4 & 0,5 \\ 1 & 1 & 2 & 4 & 8 \\ 0,5 & 0,5 & 1 & 2 & 4 \\ 0,25 & 0,25 & 0,25 & 1 & 2 \\ 2 & 0,125 & 0,25 & 0,5 & 1 \end{bmatrix}$$

حل ماتریس A_{21} : مدل پیشنهادی براساس برنامه‌ریزی آرمانی - با توجه به این که برای استخراج وزن‌های بازه‌ی ارائه شده است - به راحتی با قراردادن مقادیر پایین و بالای بازه‌ها برابر با مقدار ارائه شده در ماتریس مقایسات زوجی قابل تبدیل به مدلی برای استخراج وزن از ماتریس مقایسات زوجی غیربازه‌ی است، اما روش بهینه‌سازی پایدار برای استخراج تخمین‌های نقطه‌ی ارائه شده است و در این روش فقط مقداری برای تغییر از مقدار اسمی بازه‌ها می‌بایست در نظر گرفته شود. لذا در این مدل نیز با اعمال مقدار تغییر مجاز برای تمامی بازه‌ها (در حالت ناسازگاری بهتر است مقدار تغییر مجاز را بیشتر در نظر گرفت) می‌توان این مدل را نیز برای استخراج وزن از ماتریس‌های مقایسات زوجی دقیق به کار گرفت.

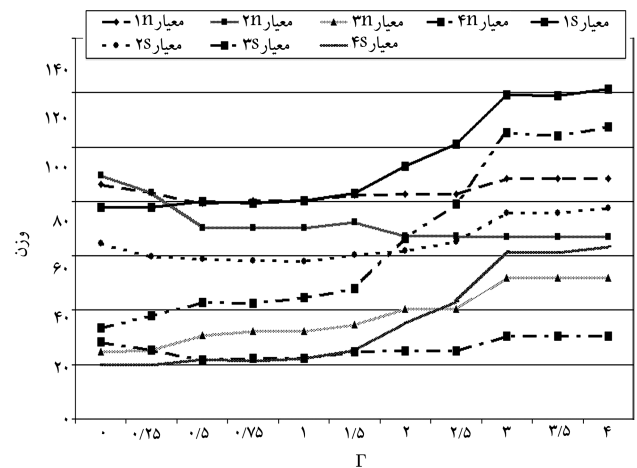
در جدول ۵ نتایج حاصل از حل ماتریس سازگار (A_{21}) به وسیله‌ی دو مدل موجود در ادبیات موضوع و دو مدل پیشنهادی ارائه شده است. براین اساس می‌توان مشاهده کرد که هر چهار مدل توانایی استخراج مقادیر صحیح وزن‌ها را از ماتریس مقایسات زوجی دقیق دارند. شایان ذکر است که در مدل بهینه‌سازی پایدار، مسئله با در نظر گرفتن دو حالت حل شده است: ۱. تغییرات مجاز به میزان ۰٫۵ از مقدار اسمی برای تمامی مقایسات زوجی ($\hat{a}_{ij} = 0,5$); ۲. تغییرات به میزان ۱٫۵ از مقدار اسمی برای تمامی مقایسات زوجی ($\hat{a}_{ij} = 1,5$). ملاحظه می‌شود که در هر دو حالت جواب یکسانی حاصل شده است.

حل ماتریس A_{22} : با اعمال ناسازگاری در ماتریس مقایسات زوجی (A_{21}), این انتظار وجود دارد که مدل‌های پایدار ارائه شده بتوانند پاسخ‌هایی برابر یا نزدیک به پاسخ‌های حاصل از ماتریس بدون خطا و ناسازگاری (A_{21}) ایجاد کنند. برای آزمون این امر، ماتریس ناسازگار (A_{22}) که توسط دو مدل موجود در ادبیات موضوع حل شده با استفاده از دو مدل پیشنهادی نیز حل شده است. نتایج حاصل از به‌کارگیری دو مدل موجود و مدل پیشنهادی براساس برنامه‌ریزی آرمانی در جدول ۶ ارائه شده است. شایان ذکر است که مقادیر استخراج شده برای وزن‌ها در روش پیشنهادی براساس برنامه‌ریزی آرمانی نسبت به تغییر وزن خطا حساسیتی نداشته‌اند.

با توجه به نتایج ارائه شده در جدول ۶ و با در نظرگیری مقدار معیار تطابق که براساس ماتریس سازگار (A_{21}) به دست آمده، می‌توان نتیجه گرفت که روش پیشنهادی براساس برنامه‌ریزی آرمانی عملکردی بسیار بهتر از دو روش دیگر داشته است و توانسته از عهده‌ی ناسازگاری موجود در ماتریس برآید و تطابق با ماتریس سازگار را حفظ کند؛ این امر نشانه‌ی عملکرد پایدار این مدل است. اما نتایج حاصل از حل ماتریس ناسازگار (A_{22}) در مدل بهینه‌سازی پایدار پیشنهادی، نسبت به مقادیر در نظر گرفته شده برای Γ_i و \hat{a}_{ij} حساس است؛ لذا در



شکل ۵. مقایسه‌ی روند مقادیر وزن‌های حاصل از مدل بهینه‌سازی پایدار در دو ماتریس A_{11} و A_{12} مثال ۱.



شکل ۶. روند معیارهای حاصله براساس مدل بهینه‌سازی پایدار در دو ماتریس A_{11} و A_{12} مثال ۱.

معیار تطابق در هر دو حالت سازگاری و ناسازگاری ماتریس ورودی در حد مناسبی است و تفاوت زیادی نیز ندارند؛ وزن‌های تخمینی نیز روند مشابهی دارند و تضمین احتمالی مدل برابر بیشترین مقدار تعیین شده است.

با حل ماتریس‌های A_{11} و A_{12} مثال ۱ و با به کارگیری دو مدل پیشنهادی می‌توان نتیجه گرفت که عملکرد مدل برنامه‌ریزی آرمانی ارائه شده در حالتی که وزن خطا برابر ۱ و بیشتر در نظر گرفته می‌شود پایدار است و در مدل ارائه شده براساس بهینه‌سازی پایدار نیز در کم‌ترین مقدار Γ_i که بیشترین تضمین احتمالی عملی ماندن مدل فراهم می‌شود و برابر است با $\sqrt{\Gamma_i}$ ، عملکرد مدل پایدار است.

مثال ۲: برای بررسی توانمندی مدل‌های پیشنهادی در استخراج وزن‌های مناسب از ماتریس‌های مقایسات زوجی دقیق (غیربازه‌ی)، و به منظور استخراج وزن از دو ماتریس A_{21} و A_{22} , از دو روش پیشنهادی استفاده شده و نتایج حاصل از آنها با نتایج روش‌های بردار ویژه و روش سوگی‌ها^[۱۷] مقایسه شده است. ماتریس A_{21} ماتریسی کاملاً سازگار است ($CI = 0$) و ماتریس A_{22} یک ماتریس ناسازگار است ($CR = 0,31, CI = 0,28$) در واقع این ماتریس تغییر یافته ماتریس

جدول ۵. نتایج به دست آمده از مدل‌های موجود و مدل‌های پیشنهادی از حل ماتریس A_{21} مثال ۲.

گزینه / معیار	روش بردار ویژه EV (CI=۰٫۰۷۰)	روش سوگی‌ها را PAHPC	روش پیشنهادی (برنامه‌ریزی آرمانی)	روش پیشنهادی (بهینه‌سازی پایدار - فاصله ۱٫۵ یا ۰٫۵ برای هر یک از قضاوت‌ها)
W_1	۰٫۳۴۷۸	۰٫۳۴۷۸	۰٫۳۴۸	۰٫۳۴۸
W_2	۰٫۳۴۷۸	۰٫۳۴۷۸	۰٫۳۴۸	۰٫۳۴۸
W_3	۰٫۱۷۳۹	۰٫۱۷۳۹	۰٫۱۷۴	۰٫۱۷۴
W_4	۰٫۰۸۷۰	۰٫۰۸۷	۰٫۰۸۷	۰٫۰۸۷
W_5	۰٫۰۴۳۵	۰٫۰۴۳۵	۰٫۰۴۳	۰٫۰۴۳
Criteria	۰٫۱۶۵	۰٫۱۶۵	۰٫۱۶۵	۰٫۱۶۵

جدول ۶. مثال ۲ نتایج به دست آمده از حل ماتریس A_{22} .

گزینه / معیار	روش بردار ویژه EV (CI=۰٫۲۸۱۲)	روش سوگی‌ها را PAHPC	روش پیشنهادی (برنامه‌ریزی آرمانی - برای کلیه مقادیر P)
W_1	۰٫۲۲۹۹	[۰٫۱۳۰۴ و ۰٫۳۴۷۸]	۰٫۲۸۳
W_2	۰٫۳۷۳۲	۰٫۳۴۷۸	۰٫۳۷۹
W_3	۰٫۱۸۶۶	۰٫۱۷۳۹	۰٫۱۸۹
W_4	۰٫۰۹۳۳	۰٫۰۸۷۰	۰٫۰۸۵
W_5	۰٫۰۸۲۸	[۰٫۰۵۶۶ و ۰٫۱۰۳۸]	۰٫۰۶۴
Criteria	۹۴٫۹۰	۹۴٫۹۰	۳۹٫۹۳

۱. سادگی مدل‌ها: دو مدل پیشنهادی در نهایت منجر به حل مسائل برنامه‌ریزی خطی می‌شوند و با حل یک بار مدل می‌توان به پاسخ‌های تخمینی مناسبی دست یافت.

۲. قابلیت انجام آنالیز حساسیت: هر مسئله‌ی برنامه‌ریزی خطی امکان انجام آنالیز حساسیت بر روی ورودی داده‌ها را در اختیار تصمیم‌گیرنده قرار می‌دهد.

۳. قابلیت کاربرد برای قضاوت‌های بازه‌یی، غیر بازه‌یی و مخلوط: هر دو مدل پیشنهادی قابلیت کاربرد برای انواع مختلف ارائه قضاوت‌ها را دارند.

۴. کاهش احتمال تغییر اولویت‌ها: در مدل پیشنهادی، براساس برنامه‌ریزی آرمانی کمیته‌سازی طول بازه‌های استخراجی از مدل در تابع هدف منظور شده است که این امر منجر به کاهش احتمال هم‌پوشانی بازه‌ها و در نتیجه کاهش احتمال تغییر اولویت‌ها می‌شود. در مدل بهینه‌سازی پایدار نیز تخمین‌های نقطه‌یی به دست می‌آید.

۵. فراهم آوردن امکان تصمیم‌گیری قطعی‌تر براساس نتایج حاصل از این دو مدل: کاهش طول بازه‌های استخراجی از ماتریس مقایسات زوجی موجب کاهش احتمال تغییر اولویت‌ها و در نتیجه تسهیل تصمیم‌گیری می‌شود؛ پاسخ‌های حاصل از مدل پیشنهادی براساس روش بهینه‌سازی پایدار نیز ماهیتاً به صورت تخمین نقطه‌یی است که تصمیم‌گیری را ساده‌تر می‌سازد.

۶. فراهم شدن تضمین احتمالی برای پاسخ‌های حاصل از مدل ارائه شده براساس بهینه‌سازی پایدار: در ادبیات موضوع هیچ مدلی وجود ندارد که بتواند تضمین احتمالی برای معتبر بودن وزن‌های استخراجی فراهم کند. اما به‌کارگیری مدل بهینه‌سازی پایدار با رویکرد عدم قطعیت بودجه‌یی امکان محاسبه‌ی کم‌ترین احتمال معتبر بودن پاسخ‌ها با توجه به بازه‌های تعیین شده در ماتریس مقایسات زوجی را فراهم آورده است.

۷. فراهم آوردن امکان تبادل میان بهینه‌بودن و پایداری مدل در روش ارائه شده براساس برنامه‌ریزی آرمانی: از آنجا که با کاهش طول بازه‌ها و نزدیک شدن به تخمین‌های نقطه‌یی، خطاهای ناشی از تخطی از محدودیت‌ها افزایش می‌یابد، لذا با در نظرگیری وزن مناسب می‌توان بین بهینه‌بودن و پایداری مدل تبادل مناسبی ایجاد کرد. شایان ذکر است در شرایط ناسازگاری ماتریس ورودی، با تخصیص وزن بالاتر به خطاها، پایداری مدل به‌طور مناسب‌تری فراهم می‌شود.

۸. مفروضات خاص در مدل پیشنهادی براساس روش بهینه‌سازی پایدار با رویکرد عدم قطعیت بودجه‌یی: در مدل پیشنهادی فرض بر این است

جدول ۷ و ۸ نتایج حاصل برای مقادیر مختلف Γ_i در دو حالت $\hat{a}_{ij} = 0.5$ و $\hat{a}_{ij} = 1.5$ محاسبه و ارائه شده است. پاسخ‌های حاصل از مدل بهینه‌سازی پایدار در حالتی که $\hat{a}_{ij} = 1.5$ ، نسبت به مقادیر مختلف Γ_i غیرحساس است و در هر دو مقدار در نظر گرفته شده برای \hat{a}_{ij} در صورتی که مقدار در نظر گرفته شده برای Γ_i برابر $\sqrt{\Gamma_i}$ باشد رفتار مدل پایدار است و بیشترین تضمین احتمالی نیز وجود دارد. مطابق جدول ۷ و ۸ می‌توان مشاهده کرد که در حالتی که میزان تغییرات مجاز در بازه‌ها مناسب انتخاب شده است ($\hat{a}_{ij} = 1.5$) پاسخ‌های حاصل از مدل بهینه‌سازی پایدار بدون توجه به مقدار در نظر گرفته شده برای Γ_i ، نسبت به حالت سازگاری کامل، کاملاً بدون تغییر است، و معیار تطابق نیز بهترین مقدار خود را دارد.

براساس نتایج حاصل از حل ماتریس‌های A_{21} و A_{22} ، می‌توان نتیجه گرفت که هر دو مدل پیشنهادی را می‌توان با اطمینان کافی نسبت به پایداری پاسخ‌های حاصل از آنها برای استخراج وزن از ماتریس‌های مقایسات زوجی دقیق (غیر بازه‌یی) سازگار و ناسازگار (بهتر است $CR < 0.3$) به کار برد. البته در مورد مدل بهینه‌سازی پایدار باید به عوامل تأثیرگذاری همچون \hat{a}_{ij} و Γ_i نیز توجه کرد.

۷. ویژگی‌های مدل‌های پیشنهادی

ویژگی‌های دو مدل پایدار طراحی شده برای استخراج وزن از ماتریس مقایسات زوجی بازه‌یی در روش AHP به‌طور خلاصه عبارت است از:

جدول ۷. نتایج حاصل از حل ماتریس A_{22} در مثال ۲، با استفاده از روش پیشنهادی بهینه‌سازی پایدار - $\hat{a}_{ij} = 0.5$ و $(CR \leq 0.1)$.

گزینه/معیار	Γ_i										
	0	0.25	0.5	0.75	1	1.5	2	2.5	3	3.5	4
W_1	0.314	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.322	0.321	0.317
W_2	0.366	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.361	0.362	0.364
W_3	0.183	0.174	0.174	0.174	0.174	0.174	0.174	0.174	0.181	0.181	0.182
W_4	0.092	0.087	0.087	0.087	0.087	0.087	0.087	0.087	0.090	0.091	0.091
W_5	0.046	0.043	0.043	0.043	0.043	0.043	0.043	0.043	0.045	0.045	0.046
$\sum E$	2.624	2.338	2.034	1.885	1.755	1.698	1.654	3.012	2.956	2.899	2.762
Criteria	3.85	0.17	0.17	0.17	0.17	0.17	0.17	0.17	2.07	2.26	3.36
Pr(Min)					20%	36%	50%	50%	50%	50%	50%

جدول ۸. نتایج حاصل از حل ماتریس A_{22} در مثال ۲، با استفاده از روش پیشنهادی بهینه‌سازی پایدار - $\hat{a}_{ij} = 1.5$ و $(CR \leq 0.1)$.

گزینه/معیار	Γ_i										
	0	0.25	0.5	0.75	1	1.5	2	2.5	3	3.5	4
W_1	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348
W_2	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348	0.348
W_3	0.174	0.174	0.174	0.174	0.174	0.174	0.174	0.174	0.174	0.174	0.174
W_4	0.087	0.087	0.087	0.087	0.087	0.087	0.087	0.087	0.087	0.087	0.087
W_5	0.043	0.043	0.043	0.043	0.043	0.043	0.043	0.043	0.043	0.043	0.043
$\sum E$	1.654	1.885	2.382	2.903	3.465	4.509	5.552	6.009	2.899	6.661	6.856
Criteria	0.17	0.17	0.17	0.17	0.17	0.17	0.17	0.17	0.17	0.17	0.17
Pr(Min)					20%	36%	50%	50%	50%	50%	50%

مثال درمورد ماتریس‌های مقایسات زوجی غیربازویی مدل‌های پیشنهادی در ناسازگاری‌های تا $CR < 0.3$ پایدار عمل می‌کنند.

۸. نتیجه‌گیری

استفاده از مقایسات زوجی برای تولید وزن در آنالیز تصمیم‌گیری چندمعیاره، نیازمند قضاوت‌های انسانی است و به دلیل پیچیدگی مسائل تصمیم‌گیری در دنیای واقعی و ماهیت ذهنی بودن قضاوت‌های انسانی، ماتریس مقایسات زوجی بازویی می‌تواند چارچوب و قالب واقع‌گرایانه‌تری را برای عدم قطعیت‌های موجود در قضاوت‌های انسانی فراهم کند. در این مطالعه، دو مدل با توجه به تحلیل رگرسیون و تعاریف ارائه‌شده برای پایداری، به‌منظور استخراج وزن از ماتریس مقایسات زوجی بازویی در روش AHP پیشنهاد شد که در مدل‌سازی آنها از روش برنامه‌ریزی آرمانی و

که محتمل‌ترین مقدار در بازه‌های ارائه‌شده در ماتریس مقایسات زوجی مقدار اسمی تعیین شده است بنابراین با این فرض می‌بایست با حداقل تغییرات ممکن در مقادیر ضرایب نسبت به مقدار اسمی تعیین‌شده برای آنها، بیشترین تضمین احتمالی ممکن در مدل را به دست آورد. لذا در مدل ارائه‌شده با در نظرگیری $\Gamma_i = \sqrt{i}$ می‌توان پاسخ‌های پایدار با بیشترین تضمین احتمال پایداری مدل را به دست آورد.

۹. شرایط حفظ پایداری توسط مدل‌های پیشنهادی: پایداری در مدل‌های پیشنهادی از طریق کمیته‌سازی خطاهای تخطی از محدودیت‌ها فراهم می‌شود. در واقع مدل با این منطق طراحی شده است که در صورت بروز ناسازگاری برای حفظ پایداری پاسخ‌ها، مدل باید با توجه به تابع هدف به جای تخطی از سایر محدودیت‌ها، نادیده گرفتن محدودیت‌های مربوط به عوامل خطا را برگزیند؛ این مسئله زمانی رخ می‌دهد که ناسازگاری اعمال‌شده در مدل عمده نباشد. به‌طور

- اعتبارسنجی مدل‌های پیشنهادی با استفاده از مسائل تصمیم‌گیری واقعی که در آنها امکان تعامل با تصمیم‌گیرنده برای تعیین اعتبار پاسخ‌های استخراج شده وجود دارد.
 - یافتن الگوریتم‌های ابتکاری و فرایتنکاری برای استخراج وزن‌های پایدار از ماتریس‌های مقایسات زوجی بازه‌ی ناسازگار.
 - به‌کارگیری مدل‌های پیشنهادی در تصمیم‌گیری‌های گروهی.
 - به‌کارگیری روش‌های رگرسیون پایدار.
 - طراحی روشی مناسب (پایدار) برای ترکیب‌کردن وزن‌های بازه‌ی.
- بهبوده‌سازی پایدار استفاده شده است. با حل چند مثال و با بهره‌گیری از شاخص‌های ارزیابی پایداری مدل، عملکرد این دو مدل در انواع ماتریس‌های مقایسات زوجی بازه‌ی و غیربازه‌ی، سازگار و ناسازگار مورد ارزیابی و مقایسه قرار گرفت. براین اساس عملکرد این دو مدل در مقایسه با سایر مدل‌های موجود در ادبیات موضوع مناسب‌تر و مطلوب‌تر بوده است. اما چگونگی استخراج وزن‌های مناسب و پایدار از ماتریس مقایسات زوجی بازه‌ی، به‌ویژه ماتریس‌های مقایسات زوجی ناسازگار، موضوعی است که به بررسی‌های بیشتری نیاز دارد. در این راستا موضوعات زیر برای مطالعات آتی پیشنهاد می‌شود:

پانویس

1. data envelopment analysis
2. linear programming method for generating most favorable weights
3. least upper approximation approach
4. multicriteria preference synthesis (MPS)
5. euclidean distance (ED)
6. minimum violation (MV)
7. hypothetical equivalents and inequivalents method
8. robust multiattribute decision making (RASM)
9. lexicographic goal programming (LGP)
10. possibilistic AHP for crisp data
11. lower model and upper model
12. two-stage logarithmic goal programming (TLGP)
13. multiple criteria decision making-(MCDM)
14. Zimmermann
15. stochastic optimization
16. random consistency index
17. goal programming
18. degree of preference

منابع

6. Wang, Y.M.; Parkan, C., and Luo, Y. "A Linear programming method for generating the favorable weights from a pairwise comparison matrix", *Computers and Operations Research*, In Press (2007b), Corrected Proof (Available online 29 May 2007).
7. Entani, T., and Tanaka, H. "Interval estimations of global weights in AHP by upper approximation", *Fuzzy Sets and Systems*, **158**, pp. 1913-1921 (2007).
8. Srdjevic, B. "Combining different prioritization methods in the analytic hierarchy process synthesis", *Computers and Operations Research*, **32**, pp. 1897-1919 (2005).
9. Lipovetsky, S., and Conklin, W.M. "Robust estimation of priorities in the AHP", *European Journal of Operational Research*, **137**, pp. 110-122 (2002).
10. Laiminen, P., and Hamalainen, R. "Analyzing AHP-matrices by regression", *European Journal of Operational Research*, **148**, pp. 514-524 (2003).
11. Gurnani, A.P., and Lewis, K. "Robust multiattribute decision making under risk and uncertainty in engineering design", *Engineering Optimization*, **37**(8), pp. 813-830 (2005).
12. Salo, A., and Hamalainen, R.P. "Processing interval judgments in the analytic hierarchy process", *Proceedings of the Ninth International Conference held in Fairfax, Virginia*, August 1990, Springer, New York, PP. 359-372 (1992).
13. Salo, A., and Hamalainen, R.P. "Preference programming through approximate ratio comparisons", *European Journal of Operational Research*, **82**, pp. 458-475 (1995).
14. Haines, L.M. "A statistical to the analytic hierarchy process with interval judgments: (I) Distributions on feasible regions", *European Journal of Operational Research*, **110**, pp. 112-125 (1998).
15. Wang, Y.M.; Yang, J.B., and Xu, D.L. "Interval weight generation approaches based on consistency test and interval comparison matrices", *Applied Mathematics and Computation*, **167**, pp. 252-273 (2006).
1. Omkarprasad, S.V., and Sushil, K. "Analytic hierarchy process: An overview of applications", *European Journal of Operational Research*, **169**, pp. 1-29 (2006).
2. Saaty, T.L., and Vargas, L.G. "Uncertainty and rank order in the analytic hierarchy process", *European Journal of Operational Research*, **32**, pp. 107-117 (1987).
3. Saaty, T.L. *Fundamentals of decision making and priority theory with the analytic hierarchy process*, **VI**, RWS Publications, (1994).
4. Dong, Y.; Xu, Y.; Li, H., and Dai, M. "A comparative study of the numerical Scales and the prioritization methods in AHP", *European Journal of Operational Research*, **186**, pp. 229-242 (2007).
5. Wang, Y.M.; Parkan, C., and Luo, Y. "Priority estimation in the AHP through Maximization of correlation coefficient", *Applied Mathematical Modeling*, **31**, pp. 2711-2718 (2007a).

16. Wang, Y.M. "On lexicographic goal programming method for generating weights from inconsistent comparison matrices", *Applied Mathematics Computation*, **173**, pp. 985-991 (2006).
17. Sugihara K., Ishii H., and Tanaka, H. "Interval priorities in AHP by interval regression analysis", *European Journal of Operational Research*, **158**, pp. 745-754 (2004).
18. Wang, Y.M.; Yang, J.B., and Xu, D.L. "A two stage logarithmic goal programming method for generating weights from interval comparison matrices", *Fuzzy Sets and Systems*, **152**, pp. 475-498 (2005).
19. Chandran, B.; Golden, B., and Wasil, E. "Linear programming models for estimating weights in the analytic hierarchy process", *Computers & Operations Research*, **32**, pp. 2235-2254 (2005).
20. Wang, Y.M., and Elhag, T.M.S. "A goal programming Method for obtaining interval weights from an interval comparison matrix", *European Journal of Operational Research*, **177**, pp. 458-471 (2007).
21. Yury, N. "Robustness in combinatorial optimization and scheduling theory: An extended annotated bibliography", Working Paper (2006).
22. Mulvey, J.M.; Vanderbei, R.J., and Zenios S.A. "Robust optimization of large- scale systems", *Operations Research*, **43**(2), pp. 264-281 (1995).
23. Soyster, A.L. "Convex programming with set inclusive constraints and applications to exact linear programming", *Operations Research*, **21**, pp. 1154-1157(1973).
24. Ben-Tal, A., and Nemirovski, A. "Robust Convex optimization", *Mathematics of Operations Research*, **23**, pp. 769-805 (1998).
25. Ben-Tal, A., and Nemirovski, A. "Robust solutions to uncertain linear programs", *Operations Research Letters*, **25**, pp. 1-13 (1999).
26. El-Ghaoui, L., and Lebret, H. "Robust solutions to least-square problems to uncertain data matrices", *SIAM Journal on Matrix Analysis and Applications*, **18**, pp. 1035-1064 (1997).
27. El-Ghaoui, L.; Oustry, F., and Lebret H., "Robust solutions to uncertain semidefinite programs", *SIAM Journal Optimization*, **9**, pp. 33-52 (1998).
28. Sim, M. "Robust Optimization", Ph.D Thesis, M.I.T, (2004).
29. Bertsimas, D., and Sim, M. "The price of robustness", *Operations Research*, **52**, pp. 35-53 (2004).
30. Bertsimas, D.; Pachamanova, D., and Sim, M. "Robust optimization under general norms", *Operations Research Letters*, **32**, pp. 510-516 (2004).
31. Hillier, F.S. *Multiple criteria decision analysis: State of the art surveys*, Springer's international series in operations research and management (2005).
32. Pentico, D.W. "Assignment problems: A golden anniversary survey", *European Journal of Operational Research*, **176**, pp. 774-793 (2007).
33. Yaman, H.; Karasan, O., and Pinar, M. "The robust shortest path problem with interval data", Working Paper (2003).
34. Hillier, F.S., and Lieberman, G.J. *Introduction to operations research*, 7th Edition, McGraw-Hill (2002).

