

ارائه‌ی یک مدل چندهدفه برای انتخاب تأمین‌کنندگان با در نظر گرفتن شرایط حداقل مسافت طی شده، تخفیف و تأخیر در پرداخت

حسین یاری‌قلی (دانشجوی دکتری)

ابوالفضل کاظمی^{*} (استادیار)

دانشکده‌ی هندسی صنایع و مکاتب، دانشگاه آزاد اسلامی واحد قزوین

در سازمان‌هایی که انتقال کالاهای خریداری شده به عهده‌ی سازمان خریدار است، یکی از معیارهایی که در انتخاب تأمین‌کنندگان در نظر می‌گیرند «بعد مسافت تأمین‌کننده» نسبت به سازمان، و نسبت به دیگر تأمین‌کنندگان است. از سوی دیگر تأمین‌کنندگان نیز برای ایجاد انگیزه در خریداران و کمیته‌سازی هزینه‌ی خرید، سهیلاتی را شامل تخفیف و تأخیر در پرداخت مبلغ به صورت دوره‌ی در نظر می‌گیرند. لذا یک مدل سه‌هدفه‌ی انتخاب تأمین‌کنندگان — شامل کمیته‌سازی مسافت طی شده، کمیته‌سازی هزینه و کمیته‌سازی محصولات برکشته — ارائه شده است. به علت پیچیدگی مسئله برای حل از سه الگوریتم فراابتکاری چندهدفه استفاده و برای یافتن کوتاه‌ترین مسیر در زیر مدل مسیریابی، دو الگوریتم فراابتکاری ژنتیک و شبیه‌سازی تبرید مورد ارزیابی قرار گرفته است. نهایتاً دو الگوریتم که یکی چندهدفه و دیگری تک هدفه است برای حل این نوع مدل‌ها توصیه شده است.

وازگان کلیدی: انتخاب تأمین‌کننده، مسیریابی، تخفیف، تأخیر در پرداخت، الگوریتم‌های فراابتکاری.

yari21110@yahoo.com
abkaazemi@qiau.ac.ir

۱. مقدمه

خرید از تأمین‌کنندگانی استفاده کنند که در فواصل نزدیک‌تر یا در یک منطقه متتمرکزند.

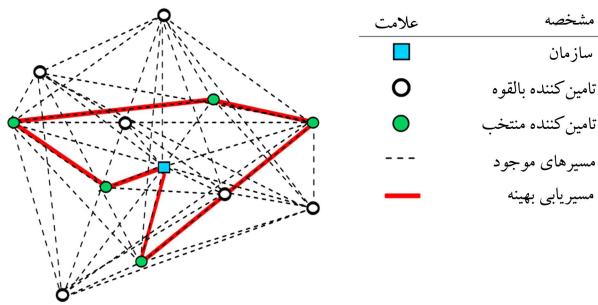
درخواست محصول از تأمین‌کنندگان مختلف مستلزم اثبات هزینه‌های ثابت و متغیر است؛ در بخش هزینه‌های متغیر عواملی همچون ارائه‌ی «تحفیف» از طرف تأمین‌کنندگان یا قبول «پرداخت مبالغ خریداری شده با تأخیر» دخیل است که در این خصوص عوامل متعددی می‌تواند تأمین‌کنندگان را برای ارائه‌ی تخفیف یا تأخیر در پرداخت مبالغ خریداری شد برانگیزد. در این نوشтар با ارائه‌ی یک مدل ریاضی چندهدفه برای انتخاب تأمین‌کنندگان اهدافی شامل «کاهش کل هزینه‌ها»، «افزایش کیفیت محصولات» دنبال شده و مبحث جدیدی که تاکنون برای مدل مطرح نشده با عنوان «کاهش فواصل سفر با استفاده از مسئله‌ی مسیریابی وسائل نقلیه» بدان اضافه شده است. سپس با در نظرگیری هزینه‌ی ثابت سفارش‌دهی همچنین شرایط تخفیف و پرداخت با تأخیر، و نیز با استفاده از الگوریتم‌های فراابتکاری مدل پیشنهادی حل شده است.

در ادامه، در بخش دوم این نوشтар به مروری بر ادبیات موضوع انتخاب تأمین‌کنندگان می‌پردازم. در بخش سوم ضمن تبیین مسئله‌ی اصلی به معرفی نمادها و شرح مدل پیشنهادی خواهیم پرداخت. همچنین در بخش چهارم روش

در هر سیستم زنجیره‌ی تأمین، یکی از مهم‌ترین و اولین قدم‌ها انتخاب مناسب شرکا، بهویژه تأمین‌کنندگان است تا جایی که موقیت زنجیره‌ی تأمین تاحدود زیادی وابسته به انتخاب مناسب تأمین‌کنندگان است.^[۱] با توجه به بازارهای رقابتی جدید و انتظارات مشتریان، نمی‌توان «هزینه» را به عنوان تنها معیار انتخاب تأمین‌کنندگان در نظر گرفت. بلکه معیارهای سیاری وجود دارد که امر انتخاب تأمین‌کنندگان را تحت الشعاع قرار می‌دهد.^[۲] در این رابطه، در سال ۱۹۶۶ تعداد ۲۳ معیار ارزیابی تأمین‌کننده ارائه شد.^[۳]

با توجه به این که محصولات تولیدی تأمین‌کنندگان باید به مکان خریدار انتقال یابد، مسئله‌ی حمل و نقل و مسیریابی برای انتقال مواد اولیه از محل تأمین‌کننده به محل خریدار به شکلی که در کمترین زمان و با کمترین هزینه انجام گیرد اهمیت می‌یابد. این امر در برخی سازمان‌ها به گونه‌ی است که عملیات حمل و نقل کالای‌های خریداری شده به محل خریدار باید توسط سازمان خریدار و با توجه به ماهیت سازمان یا کالای خریداری شده یا محدودیت‌های تأمین‌کنندگان انجام می‌گیرد. لذا در چنین شرایطی شرکت‌ها ترجیح می‌دهند برای

* نویسنده مستول
تاریخ: دریافت ۱۵، اصلاحیه ۱۶، ۱۳۹۳/۷/۱، پذیرش ۷، ۱۳۹۴/۳/۱۶.



شکل ۱. مسیریابی تامینکنندگان منتخب.

هزینه‌های کل محصولات را تشکیل می‌دهد که بهره‌برداری و بهکارگیری روش‌های صحیح و مدرن در حمل و نقل به میزان ۵ تا ۲۰ درصد صرفه‌جویی در کل هزینه‌های تولید ایجاد می‌کند. پس، کاهش حمل و نقل شهری و بین شهری می‌تواند باعث افزایش منافع اقتصادی و حفظ محیط زیست شود.^[۱] در این پژوهش سعی شده است با بهکارگیری مباحث مسیریابی فقط به تامینکنندگانی سفر شود که نیاز مواد اولیه را برآورده کنند (شکل ۱). در دنیای واقعی، تامینکنندگان نیز برای ایجاد انگیزه در خریداران، تسهیلاتی شامل تخفیف برای میزان کالای خریداری شده و تأخیر در پرداخت مبلغ خرید به صورت دوره‌بی در نظر می‌گیرند. در طول این دوره‌ی تأخیر خریدار می‌تواند از این عدم پرداخت پول و دریافت تقاضای خود سود بپرسد، در حالی که فروشنده‌گان بهره‌ی درآمدشان را در طول این مدت از دست می‌دهند. بنابراین از دید خریدار که اقدام به انتخاب تامینکنندگان می‌کند، کمیته‌کردن ارزش فعلی خالص (NPV)^[۲] که قرار است پرداخت کند، به عنوان تابع هدف در مدل سازی مسئله‌ی چنددهفه‌ی انتخاب تامینکنندگان ضروری به نظر می‌رسد. بدین معنا که خریدار به دنبال آن است که تا می‌تواند پرداخت‌های مالی را به تأخیر اندازد تا بتواند از مبلغ مورد نظر در جایی دیگر استفاده‌ی بیشینه کند. همچنین کاهش محصولات برگشتی تامینکنندگان یکی از اهداف اصلی خریدار است.

۳. تعریف مسئله

در این بخش به معرفی مدل انتخاب تامینکنندگان پرداخته شده است. فرض بر آن است که خریداری قصد تهیی نوعی کالا یا مواد اولیه را از مجموعه‌ی از تامینکنندگان دارد. تامینکنندگان از سیستم‌های تخفیف‌دهی کلی برای قیمت‌گذاری کالای خود استفاده می‌کنند و هر تامینکننده سیاست خاصی در قبال دریافت مبلغ خریداری شده دارد و می‌تواند در قبال مقادیر مختلف خرید فرستی (دوره‌های ماهیانه) به خریدار بابت پرداخت مبالغ نقدی بدهد؛ در قبال هر دوره تأخیر در پرداخت، ارزش فعلی خالص در ماه دریافت مدعی نظر قرار می‌گیرد.

۳.۱. فرضیات

در این بخش، مفروضات مدل پیشنهادی عبارت است از:

- مسئله برای حالت تکمحصولی و با وجود استراتژی تخفیف کلی و تأخیر در پرداخت مدل سازی می‌شود؛
- تمامی متغیرها و عوامل مسئله قطعی است و کمیود مجاز نیست؛
- ظرفیت وسیله‌ی نقلیه نامحدود است؛

حل پیشنهادی ارائه شده و مقایسه‌ی عملکرد الگوریتم‌ها در بخش پنجم آمده است. درنهایت نتیجه‌گیری و پیشنهادها برای تحقیقات آتی در بخش ششم ارائه شده است.

۲. مروری بر ادبیات موضوع

در این بخش مروری جامع بر ادبیات موضوع انتخاب تامینکنندگان و مسیریابی ارائه می‌شود.

۱.۱. مسئله‌ی انتخاب تامینکنندگان

وظیفه‌ی مهم و دشوار «انتخاب تامینکنندگان مناسب» برعهده‌ی مدیران سازمان است، زیرا در سازمان‌ها از یک سو ۶۰ درصد زمان صرف تأمین مواد اولیه و اجزا و قطعات می‌شود، و از سوی دیگر ۷۰ درصد هزینه‌های تولیدی صرف خرید کالا و خدمات می‌شود.^[۳] تحقیقات پیامون مسئله‌ی انتخاب تامینکنندگان از سال ۱۹۶۰ توسط دیکسون آغاز شده و ۲۳ معیار ارزیابی تامینکننده را ارائه کرده است.^[۴] با وجود اینکه در آن مقاله معیارهای مهمی ذکر شده ولی خواست مشتری برکیفت بالا و خدمت رسانی سریع موجب افزایش فشارهایی شد. تا اینکه در سال ۱۹۹۱ مطالعه‌ی ۷۴ مقاله‌ی منتشره محققین را به این امر رهنمون ساخت که مهم‌ترین معیارهای انتخاب تامینکنندگان عبارت است از: کیفیت، حمل و نقل، و قیمت محصولات.^[۵] در محیط تجاری و رقابتی امروز سازمان‌های تولیدی می‌کوشند تا انواع محصولات را با کم ترین قیمت و بالاترین کیفیت در اختیار مشتریان خود قرار دهند.^[۶] آنها برای افزایش سهم بازار خود، ضمن حفظ کیفیت محصولات‌شان، به دنبال کاهش قیمت محصول نیز هستند تا بدین ترتیب موقعیت رقابتی خود را در بین تامینکنندگان حفظ کنند.^[۷] برای بهینه‌سازی مقدار سفارش به تامینکنندگان، با درنظر گیری شرایط تخفیف و هزینه‌های نگهداری و سفارش دهی یک مدل ریاضی خطی توسعه داده شد.^[۸] مدل‌های تصمیم‌گیری چنددهفه‌ی برای انتخاب تامینکنندگان مدل عمومی ریاضی است که کم و بیش با تغییراتی در اکثر تحقیقات به کار رفته است.^[۹] همچنین در مدل ریاضی خطی برای بهینه‌سازی مقدار سفارش، شرایط تخفیف و هزینه‌های نگهداری و سفارش دهی توسعه یافت.^[۱۰] در سال ۲۰۱۳ مطالعه‌ی انتخاب تامینکننده‌ی چندمنبعی به صورت یک مسئله‌ی برنامه‌ریزی خطی چنددهفه در نظر گرفته شد.^[۱۱] در مطالعه‌ی دیگری در سال ۲۰۱۵ به مسئله‌ی انتخاب تامینکنندگان با بهینه‌سازی رویکرد چنددهفه پرداخته شد.^[۱۲] از جمله زیست‌محیطی است که در مطالعه‌ی با عنوان «عوامل مؤثر بر انتخاب تامینکننده‌ی سبز در سال ۲۰۱۵» به این موضوع پرداخته شده است.^[۱۳]

۲.۱. مسئله‌ی مسیریابی و کوتاه‌ترین مسیر

مسیریابی وسایل نقلیه (VRP)^[۱۴] نامی عمومی برای تمام مسائلی است که در آنها باید مجموعه‌ی از مسیرها برای جریانی از وسایل نقلیه که مستقر در یک یا چند دپو هستند (در نوشتار منظور شرکت خریدار است) تعیین شود تا به مجموعه‌ی از مشتریان که به صورت جغرافیایی پراکنده شده‌اند (در نوشتار منظور تامینکنندگان است) خدمت دهند و هدف کمینه‌سازی هزینه، مسافت و زمان سفر است.^[۱۵] براساس داده‌های کمیسیون اروپا، ۲۴ درصد کامیون‌های حمل کالا که در اروپا کار می‌کنند خالی هستند، ترافیک شهری باعث اشتشار ۴۰ درصد دیاکسید کربن بخش حمل و نقل است، و طبق مطالعات هزینه‌ی حمل و نقل نزدیک ۱۱ تا ۳۰ درصد

$$\sum_{i=1, i \neq j}^N Y_{ij} \leq 1 \quad \text{for } j = \{1, 2, \dots, N\} \quad (9)$$

$$\sum_{j=1, i \neq j}^N Y_{ij} \leq 1 \quad \text{for } i = \{1, 2, \dots, N\} \quad (10)$$

$$Y_{ij} \in \{0, 1\} \quad \text{for } i = \{1, 2, \dots, N\}, j = \{1, 2, \dots, N\} \quad (11)$$

$$V_i \in \{0, 1\} \quad \text{for } i = \{1, 2, \dots, N\} \quad (12)$$

$$X_i \geq 0 \quad \text{for } i = \{1, 2, \dots, N\} \quad (13)$$

رابطه‌ی ۱ بیان‌کننده‌ی هدف کمیته‌سازی مجموع هزینه‌ی خرید محصول از تأمین‌کنندگان با در نظرگیری هزینه‌ی ثابت، تخفیف کلی با توجه به میزان خرید، و تأخیر در پرداخت براساس میزان تأخیر اعلامی از طرف تأمین‌کننده است. در رابطه‌ی ۲ هدف کمیته‌سازی هزینه‌ی سفر به تأمین‌کنندگان منتخب است که باید به کمترین میزان ممکن کاهش باید. رابطه‌ی ۳ بیان‌گر کمیته‌سازی مجموع محصول برگشتی از تأمین‌کنندگان است که این سه رابطه بیان‌گر اهداف اصلی مدل ریاضی هستند. رابطه‌ی ۴ مشخص می‌کند که میزان خرید محصولات نباید از میزان نیاز تجاوز کند؛ میزان خرید از تأمین‌کننده‌ی مورد نظر نباید از طرفیت تولید تأمین‌کننده تجاوز کند که این موضوع در رابطه‌ی ۵ مشخص شده است. در رابطه‌ی ۶ مجموع قیمت پایه و قیمت ثانویه‌ی محصول خریداری شده از تأمین‌کننده با توجه به میزان آن محاسبه می‌شود؛ میزان رفت و آمد به سازمان برای انتقال اجتناس خریداری شده به میزان نهایتاً یک بار در روابط ۷ و ۸ مشخص شده است، بهگونه‌یی که هر وسیله‌ی نقلیه باید از سازمان خریدار خارج شود، تأمین‌کنندگان مشخص شده را ملاقات کند، و نهایتاً به سازمان یا مکان اولیه‌ی حرکت خود بازگردد. همچنین تعداد دفعات ملاقات هر تأمین‌کننده (ورود و خروج) باید نهایتاً یک بار باشد که در روابط ۹ و ۱۰ مشخص شده است، بدین معنا که وقتی تأمین‌کننده‌ی توسط وسیله‌ی نقلیه‌یی ملاقات می‌شود باید از آن تأمین‌کننده خارج شده و به مسیر خود ادامه دهد. در عبارت ۱۱ و ۱۲ دو متغیر بازیزی در صورت انتخاب تأمین‌کننده عدد ۱ و در غیر این صورت عدد صفر می‌گیرند و در آنها، عبارت ۱۳ بیان‌گر غیر منفی بودن میزان خرید از کلیه‌ی تأمین‌کنندگان است.

۴. روش حل

با توجه به قرارگیری مسائل مسیریابی در مدل چنددهفه، مدل از نوع پیچیده و NP-Hard بوده و باید از روش فراابتکاری حل شود.^[۱۵] الگوریتم‌های فراابتکاری که در سال‌های اخیر مطرح شده‌اند و با جستجوی عمیق‌تر در فضای جواب در بی‌یافتن جواب‌هایی با کیفیت بالاتر و صرف زمان کمتر هستند. لذا برای حل مدل چنددهفه‌ی مبتنی بر پارتو – شامل الگوریتم‌های NSGA-II^۳ و NRG A-II^۴ و MOPSO^۵ و برای ارزیابی بهترین گزینه‌ی باری حل مدل اصلی در زیر مدل مسیریابی از دو الگوریتم ژنتیک (GA)^۶ و شبیه‌سازی تبرید (SA)^۷ استفاده شده است. به منظور اعتبارسنجی زیرمدل مسیریابی ارائه شده، بهکمک نرم‌افزار لیستگو ۱۱ به دست آمده و نتایج الگوریتم ژنتیک و شبیه‌سازی تبرید مورد مقایسه قرار گرفته است. در رابطه با مدل اصلی، الگوریتم‌های چنددهفه‌ی فوق با یکدیگر مقایسه و مورد ارزیابی قرار گرفته‌اند. ساختار همگی این مسائل بهگونه‌یی است که الگوریتم با یک جواب اولیه شروع و با محاسبه‌ی هزینه‌ی کل سه تابع هدف، سعی در بهینه‌تر کردن مجموع توابع می‌کند و با بهکارگیری سازوکاری مخصوص سعی در ارائه جواب‌های جدیدتر می‌کند.

- تقاضای مشتری نهایی ثابت است و سفارشات به صورت دوره‌یی و ترتیبی دریافت می‌شود.

۲.۳. فهرست عالیم

- i : اندیس تعداد تأمین‌کنندگان ($n = 1, \dots, n$)؛
 C_{ij} : هزینه‌ی سفر از تأمین‌کننده‌ی i ام به تأمین‌کننده‌ی j ام و بالعکس؛
 C_{ii} : هزینه‌ی سفر از تأمین‌کننده‌ی i ام به سازمان خریدار و بالعکس؛
 P_{i0} : هزینه‌ی ثابت سفارش‌دهی؛
 P_{i1} : قیمت پایه‌ی محصول از تأمین‌کننده‌ی i ام؛
 P_{i2} : قیمت ثانویه‌ی محصول از تأمین‌کننده‌ی i ام؛
 P_i : قیمت نهایی محصول با توجه به میزان خرید از تأمین‌کننده‌ی i ام؛
 ii : نز بهره برای هر دوره تأخیر؛
 n : تعداد دوره‌ی تأخیر پرداخت پول برای تأمین‌کننده‌ی i ام؛
 R_i : درصد محصولات برگشتی از تأمین‌کننده‌ی i ام؛
 W : میزان کل محصول مورد نیاز جمع‌آوری شده از تأمین‌کنندگان؛
 D_i : طرفیت تولید تأمین‌کننده‌ی i ام.

۳. متغیرهای تصمیم

- X_i : میزان خرید از تأمین‌کننده‌ی i ام؛
 Y_{ij} : متغیر بازیزی اگر از تأمین‌کننده‌ی i ام به تأمین‌کننده‌ی j ام سفری انجام شود عدد ۱ و در غیر این صورت عدد صفر است؛
 V_i : متغیر بازیزی اگر تأمین‌کننده‌ی i ام برای خرید انتخاب شود عدد ۱ و در غیر این صورت عدد صفر است.

۴. توابع هدف و محدودیت‌ها

$$\text{Min } Z1 = \sum_{i=1}^N [P_{i0} + (P_i \times X_i) \times (1 + ii)^{ni}] \times V_i \quad (1)$$

$$\text{Min } Z2 = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N C_{ij} \times Y_{ij} \quad (2)$$

$$\text{Min } Z3 = \sum_{i=1}^N R_i \times X_i \quad (3)$$

S.t.

$$\sum_{i=1}^N X_i \leq W \quad (4)$$

$$X_i \leq D_i \quad (5)$$

$$P_i \leq P_{i1} + \frac{P_{i2}}{X_i} \quad (6)$$

$$\sum_{j=1}^N Y_{ij} \leq 1 \quad (7)$$

$$\sum_{i=1}^N Y_{i0} \leq 1 \quad (8)$$

۴. الگوریتم ژنتیک (GA)

الگوریتم ژنتیک (GA) برای نخستین بار توسط هالند (۱۹۷۵) ابداع شد. منشاء اصلی ایده‌ی GA از نظریه‌ی تکاملی داروین در سال ۱۸۵۹ گرفته شده است. در الگوریتم ژنتیک معرفی شده توسط هالند و همکارانش در هر نسل جمعیت جدید با استفاده از مفهوم انتخاب طبیعی و عملگرهای ملهم از ژنتیک ایجاد می‌شود. در میان الگوریتم‌های تصادفی، الگوریتم ژنتیک از کارایی بالای برخوردار است و کاربردهای فراوانی دارد.^[۱۲]

خصوصیات جمعیت در رشته‌های هر کروموزوم قرار داده می‌شود؛ مهم‌ترین این خصوصیات «برازنده‌گری» است که نشان‌گر توانایی تطبیق آن با محیط اطراف است و در مدل به معنی مقدار بهینه برای توابع هدف است. بهترین ترکیب‌ها در جمعیت این فرستاده می‌شود تا والدین یک فرزند شوند و این امکان برای آنها وجود دارد که در جمعیت بعدی نیز باقی بمانند. یکی از عملگرهای اصلی در فرایند الگوریتم ژنتیک تولید مثل است.^[۱۳]

۲. الگوریتم شبیه‌سازی تبرید

شبیه‌سازی تبرید (SA) یک روش جستجوی محلی است که سعی در به دست آوردن جواب بهینه‌ی سراسری دارد. کریک پاتریک^۸ و همکارانش اولین کسانی بودند که تشخیص دادند می‌توان از یک قاعده‌ی فیزیکی به نام «قاعده‌ی متروبیس^۹» که رفتار فیزیکی اجسام را موقع سردکردن شبیه‌سازی می‌کند، در حل مسائل ترکیباتی بهینه‌سازی مانند مسائل مسیریابی استفاده کرد.^[۱۷]

۳. الگوریتم ژنتیک مرتب‌سازی نامغلوب

الگوریتم ژنتیک مرتب‌سازی نامغلوب (NSGA-II) یکی از کارآمدترین و مشهورترین الگوریتم‌های بهینه‌سازی چندهدفه است که در سال ۲۰۰۱ ارائه شد.^[۱۸] الگوریتم‌های بهینه‌سازی تک‌هدفه، حل بهینه را با توجه به یک هدف می‌بینند و این در حالی است که در مسائل چندهدفه حل بهینه‌ی مجرما را نمی‌توان

یافت. پس طبیعی است که با مجموعه‌ی از حل‌ها به نام حل‌های مغلوب نشده‌ی مؤثر سروکار داشته باشیم. حل مسائل چندهدفه با رویکرد پارتو از دسته مسائل پیچیده‌تر در مسائل چندهدفه هستند.^[۱۹]

۴. الگوریتم ژنتیک رتبه‌بندی نامغلوب

در سال ۲۰۰۸ یک الگوریتم تکاملی چندهدفه به نام الگوریتم ژنتیک مبتنی بر رتبه‌بندی نامغلوب (NRGA) به طور موفقیت‌آمیزی برای بهینه‌سازی توابع غیر محدود، غیر خطی و گسسته توسعه داده شد. در این الگوریتم، رویکرد جدیدی با ترکیب الگوریتم انتخاب چرخه‌ی رولت مبتنی بر رتبه‌بندی و الگوریتم رتبه‌بندی جمعیت براساس پارتو توسعه داده شد. در این ترکیب یک رتبه‌بندی دولایه براساس عملگر انتخاب چرخه‌ی رولت ارائه می‌شود که در آن نسل جدید والد براساس انتخاب بهترین جواب‌ها (با توجه به برازش و گستردگی) به طور تصادفی انتخاب خواهد شد.^[۲۰]

۵. الگوریتم بهینه‌سازی ازدحام ذرات چندهدفه

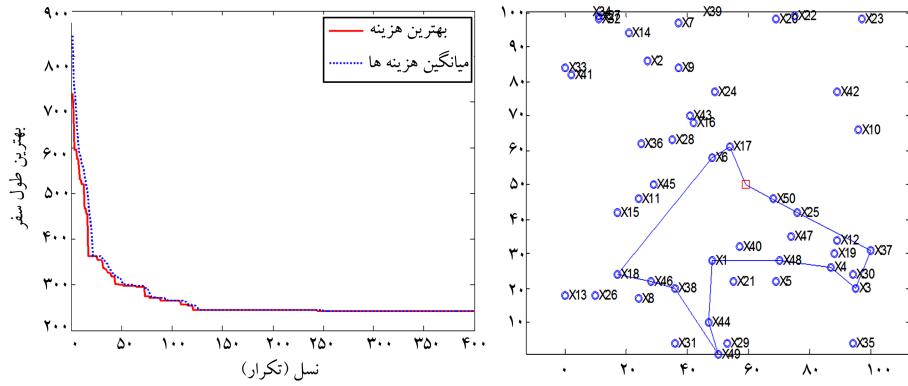
الگوریتم بهینه‌سازی ازدحام ذرات چندهدفه (MOPSO) مبتنی بر دو مفهوم غلبه و رتبه‌بندی ازدحامی ذرات همانند الگوریتم NSGA-II برای امتیازدهی ذرات است. از بهترین الگوریتم‌های بهینه‌سازی اجتماع ذرات چندهدفه، الگوریتم ارائه شده در سال ۲۰۰۴ است که رویکرد آن بر مفهوم جواب‌های پارتو برای تخمین مسیر حرکت ذرات و نگهداری جواب‌های نامغلوب قبلی یافته شده در مخزن استوار است و برگرفته از الگوریتم تک‌هدفه بهینه‌سازی اجتماع ذرات (PSO)^[۱۰] است.

۵. مقایسه‌ی عملکرد الگوریتم‌ها

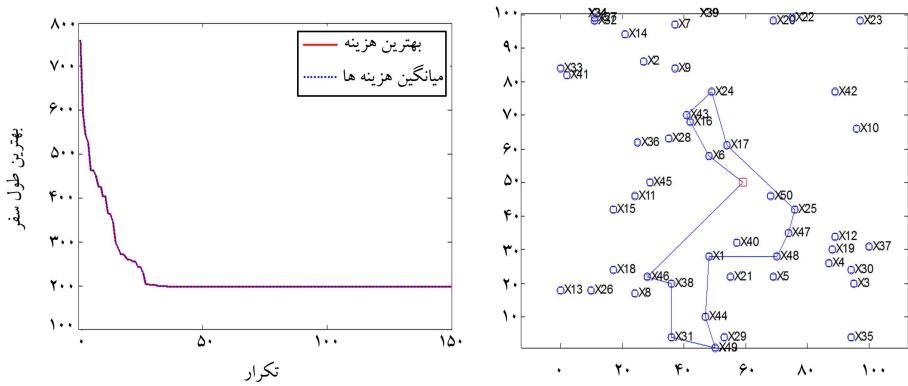
چنان‌که پیش‌تر توضیح داده شد، برای حل مدل چندهدفی ارائه شده برای انتخاب تأمین‌کنندگان، از الگوریتم‌های فرآیندکاری شامل NSGA-II، NRGAs و MOPSO استفاده می‌شود. همچنین برای محاسبه‌ی هزینه‌ی مسیریابی باید در هر تکرار یک سری محاسبات انجام می‌گرفت، تا بهترین و کوتاه‌ترین مسیر صرف هزینه به دست آید. لذا از یک الگوریتم بهینه‌سازی تک‌هدفه برای این امر استفاده می‌شود، به‌نحوی که الگوریتم‌های GA و SA با هم مقایسه و الگوریتمی که بهترین کارایی را داشته باشد، انتخاب شود. لازم به توضیح است الگوریتم‌های پیشنهاد شده با نرم‌افزار MATLAB (Version, R۲۰۱۲a) برنامه‌نویسی شده و بر روی نوت‌بوکی با ۲ گیگابایت حافظه و پردازنده‌ی Intel® Core™ i۳ اجرا شده است. از آنجا که این نوع الگوریتم‌ها بهشت به پارامتر ورودی شان حساس‌اند، به‌منظور پیاده‌سازی از الگوریتم تاگوچی برای تنظیم پارامترهای ورودی الگوریتم‌ها استفاده شده است. نمونه‌ی از مسیریابی الگوریتم ژنتیک و شبیه‌سازی تبرید پس از تنظیم پارامتر و نمودار همگرایی الگوریتم در شکل‌های ۲ و ۳ نشان داده شده است.

۱.۵. تجزیه و تحلیل نتایج و مقایسات

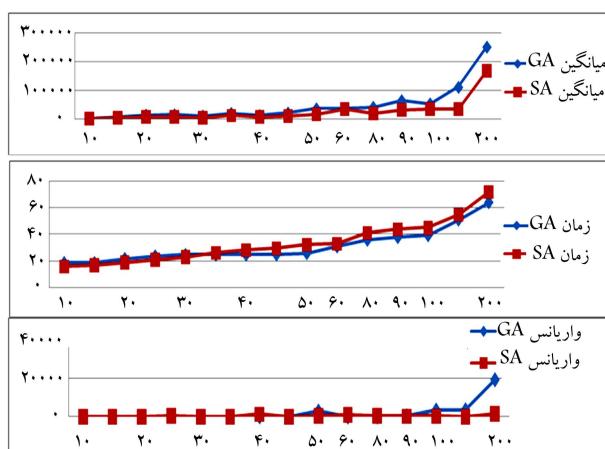
برای انتخاب الگوریتمی با کارایی بیشتر به مقایسه‌ی الگوریتم‌های تنظیم پارامتر شده در اندازه‌های مختلف می‌پردازیم. پیش از مقایسه‌ی الگوریتم‌ها به‌منظور بررسی صحبت مدل پیشنهادی، مسئله در اندازه‌ی کوچک با استفاده از روش‌های برنامه‌ریزی ریاضی در نرم‌افزار ۱۱ Lingo اجرا شده، و سپس با الگوریتم‌های فرآیندکاری پیشنهادی مقایسه و بررسی شده است. سپس آزمایشات روی ۱۶ مسئله‌ی آزمایشی



شکل ۲. مسیر یابی توسط الگوریتم ژنتیک تنظیم پارامتر شده و نمودار همگرایی.



شکل ۳. مسیر یابی توسط الگوریتم شبیه‌سازی تبرید تنظیم پارامتر شده و نمودار همگرایی.



شکل ۴. نمودار مقایسه‌ی الگوریتم‌های ژنتیک و شبیه‌سازی تبرید براساس میانگین، واریانس و زمان اجرا.

آزمایشی تولید شده مورد تجزیه و تحلیل قرار گرفته است. لذا ۱۵ مسئله‌ی آزمایشی به صورت تصادفی در اندازه‌های مختلف تولید شده است. نمونه‌هایی از توزیع جواب‌های پارتو برای هر سه الگوریتم MOPSO، NSGA-II و NRG A را در شکل‌های ۶ تا ۸ نشان داده شده است. لازم به توضیح است که در الگوریتم‌های چند‌هدفه با رویکرد پارتو، برخلاف

در اندازه‌های مختلف و به صورت تصادفی ایجاد و روش‌های حل مورد بررسی قرار گرفته است. لازم به ذکر است به منظور حذف عدم قطعیت در خروجی‌هایی به دست آمده، هریک از مسائل برای هر الگوریتم، سهبار (کلاً ۹۶ مسئله) اجرا و میانگین این سه مسئله به عنوان متغیر پاسخ نهایی گزارش شده است. به منظور انجام مقایسه، معیارهایی شامل میانگین، واریانس و زمان اجرای الگوریتم‌ها در نظر گرفته شده است. نتایج محاسباتی دو جدول ۱ ارائه شده است. نمودار مقایسه‌ی GA و SA نیز در شکل ۴ نشان داده شده است.

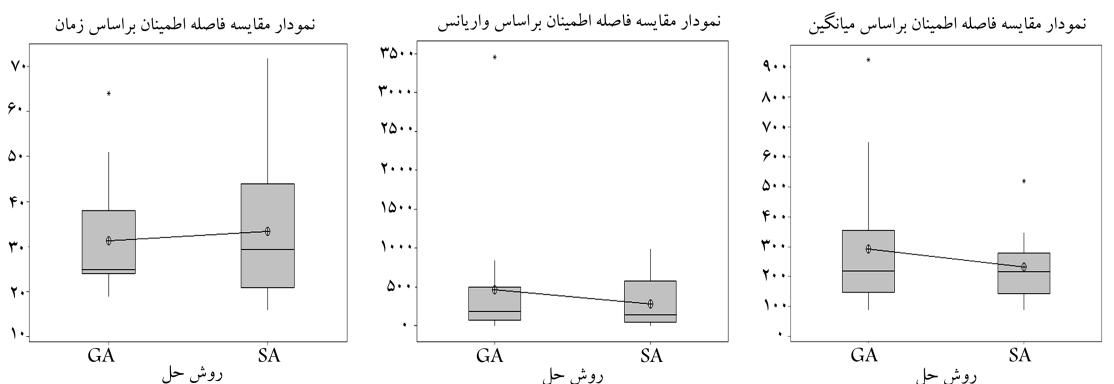
چنان‌که در جدول ۱ مشاهده می‌شود، الگوریتم شبیه‌سازی تبرید در رابطه با مسیر یابی در مبحث انتخاب تأمین‌کنندگان کارایی بیشتری داشته و نهایتاً این الگوریتم برای انجام جستجوی داخلی در بخش مسیر یابی در هر سه الگوریتم چند‌هدفه — شامل MOPSO، NSGA-II و NRG A — در قسمت مسیر یابی ایفا نموده است. نقش خواهد کرد. در جدول ۲ خروجی تحلیل واریانس به صورت P-Value و فواصل اطمینان به صورت جعبه‌بی در شکل ۵ ترسیم شده است. جداول خروجی آماری بیان‌گر این است که معیارهای الگوریتم‌ها کاملاً قابلیت رقابت با یکدیگر را دارند.

۲.۵. تجزیه و تحلیل مدل پیشنهادی سه‌هدفه

به منظور حل مدل پیشنهادی، سه الگوریتم فرالیستکاری حل مسائل چند‌هدفه برمنای رویکرد پارتو شامل NSGA-II، NRG A و MOPSO ارائه شده است. در این بخش نتایج به دست آمده از پیاده‌سازی روش‌های حل پیشنهادی روی مسائل

جدول ۱. نتاج محاسباتی معیارهای میانگین، واریانس و زمان حل، برای مقایسه‌ی الگوریتم‌های رنتبیک و شبیه‌سازی تبرید.

Lingo	الگوریتم شبیه‌سازی تبرید							الگوریتم رنتبیک							تعداد تامین‌کننده
	زمان	میانگین	واریانس	۳	۲	۱	زمان	میانگین	واریانس	۳	۲	۱			
۱۳	۸	۰	۱۲۲	۱۲۲	۱۲۲	۱۲۲	۸	۰	۱۳۲	۱۲۲	۱۲۲	۱۲۲	۱۳۲	۴	
۹۱	۱۶	۰	۹۱	۹۱	۹۱	۹۱	۱۹	۰	۹۱	۹۱	۹۱	۹۱	۹۱	۱۰	
--	۱۷	۰	۱۴۳	۱۴۳	۱۴۳	۱۴۳	۱۹	۱۶	۱۴۱	۱۳۶	۱۴۳	۱۴۳	۱۵		
--	۱۹	۱۲۱	۱۴۳	۱۰۴	۱۴۴	۱۳۲	۲۲	۸۴	۱۴۲	۱۴۴	۱۵۰	۱۳۲	۲۰		
--	۲۱	۳۸۰	۱۲۵	۱۴۴	۱۲۵	۱۰۵	۲۴	۱۹۲	۱۱۳	۱۰۵	۱۲۹	۱۰۵	۲۵		
--	۲۳	۴۹	۱۶۶	۱۶۹	۱۵۸	۱۷۱	۲۵	۱۲۰	۱۷۲	۱۸۵	۱۶۶	۱۶۶	۳۰		
--	۲۶	۰	۱۳۳	۱۲۳	۱۲۳	۱۲۳	۲۵	۰	۱۳۳	۱۲۳	۱۲۲	۱۲۳	۳۵		
--	۲۸	۱۳۰۶	۱۸۴	۲۲۵	۱۵۸	۱۶۸	۲۵	۱۱۲	۱۷۵	۱۶۵	۱۷۳	۱۸۶	۴۰		
--	۲۹	۲۱۹	۲۰۲	۲۱۹	۱۹۲	۱۹۵	۲۵	۱۲۰	۲۲۳	۲۱۹	۲۳۵	۲۱۴	۴۵		
--	۳۲	۴۵۷	۲۴۵	۲۲۱	۲۰۲	۲۶۲	۲۶	۳۰۶۵	۲۵۷	۳۱۶	۲۰۶	۲۵۰	۵۰		
--	۳۳	۸۳۲	۲۲۹	۲۰۵	۲۲۱	۲۶۱	۳۱	۲۵	۲۴۷	۲۴۲	۲۴۷	۲۵۲	۶۰		
--	۴۱	۵۸۰	۲۴۴	۲۵۵	۲۶۰	۲۱۶	۳۶	۵۸	۳۰۵	۳۰۷	۳۱۲	۲۹۷	۸۰		
--	۴۴	۲۷۲	۲۸۶	۳۰۲	۲۸۶	۲۶۹	۳۸	۶۲۲	۲۹۴	۳۱۳	۲۶۶	۳۰۴	۹۰		
--	۴۵	۲۶۱	۲۷۶	۲۷۳	۲۹۳	۲۶۱	۳۹	۳۵۷۲	۳۸۵	۳۱۶	۴۲۵	۴۱۳	۱۰۰		
--	۵۵	۱	۴۴۹	۴۵۰	۴۴۸	۴۴۸	۵۱	۳۷۲۹	۶۴۱	۷۰۴	۵۸۲	۶۳۸	۱۵۰		
--	۷۲	۱۵۶۲	۶۰۴	۵۶۴	۶۴۳	۶۰۶	۶۴	۱۹۱۲	۸۵۵	۸۳۸	۷۲۶	۱۰۰۱	۲۰۰		
۵۰۱	۶۰۴۳	۳۵۱۹					۴۶۹	۳۰۸۴	۴۱۷۴				sum		

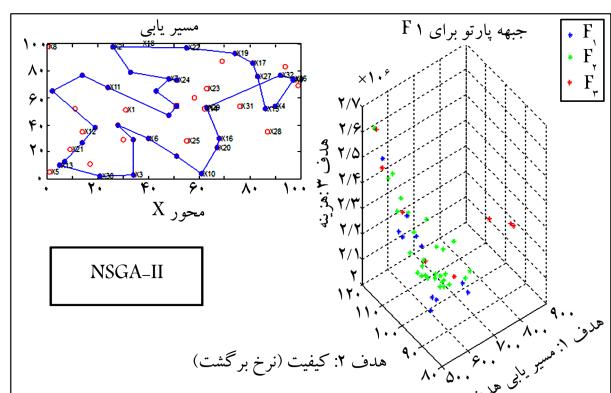


شکل ۵. نمودار جعبه‌بیی مقایسه‌ی فاصله‌ی اطمینان براساس میانگین، واریانس و زمان اجرا الگوریتم رنتبیک و شبیه‌سازی تبرید.

جدول ۲. نتایج تحلیل واریانس مقایسه‌ی معیارهای الگوریتم‌های رنتبیک و شبیه‌سازی تبرید.

پارامتر	P-Value	نتایج آزمون
میانگین	۰,۳۶۶	عدم رد فرض صفر
واریانس	۰,۴۵۵	عدم رد فرض صفر
زمان اجرا	۰,۶۸۵	عدم رد فرض صفر

الگوریتم‌های تک هدفه، دو معیار اصلی شامل حفظ تنوع در بین جواب‌های پارتو و همگرایی به مجموعه جواب‌های پارتو را برای بهینه‌سازی چند هدفه می‌توان در نظر گرفت.^[۲۰] لذا در این بخش معیارهای مقایسه برای ارزیابی الگوریتم‌های بهینه‌سازی چند هدفه با پنج معیار اصلی، عبارت اند از: بیشترین گسترش^[۱۱]، فاصله‌گذاری^[۱۲]، تعداد جواب‌های پارتو^[۱۳]، فاصله از جواب ایده‌آل^[۱۴]، و زمان^[۱۵] اجرا الگوریتم، معیارهای استاندارد مقایسه‌ی الگوریتم‌های چند هدفه مبتنی بر پارتو، در جدول‌های ۳ و ۴



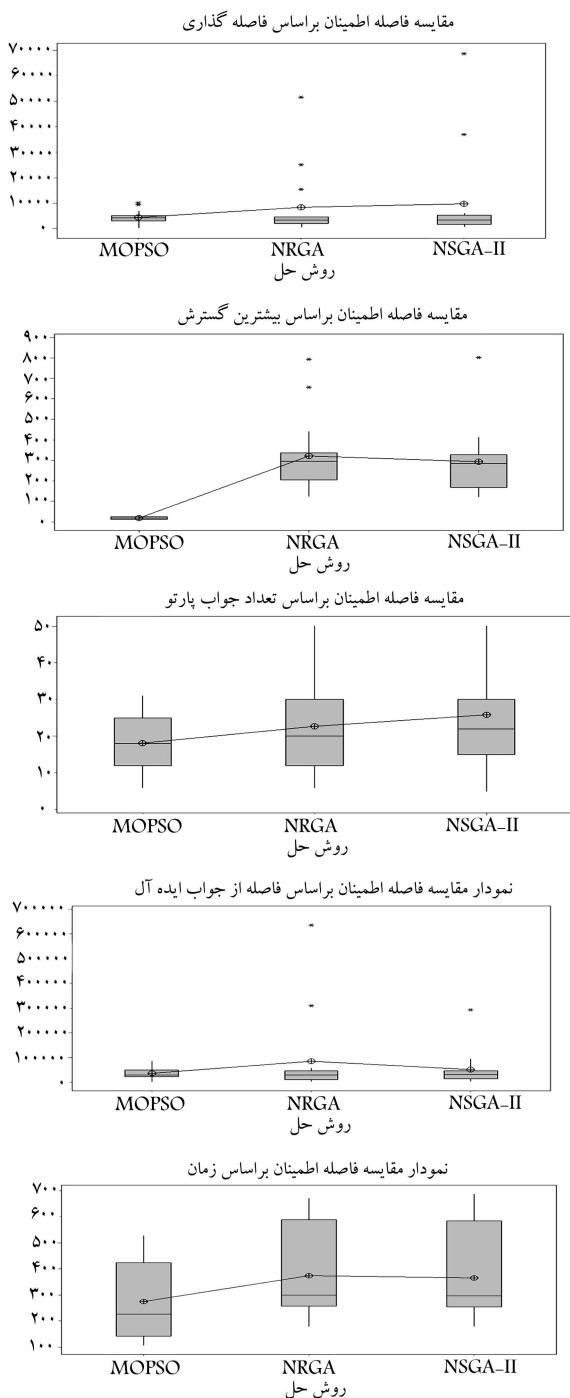
شکل ۶. توزیع جبهه‌های پارتو و مسیر یابی تامین‌کنندگان انتخابی در الگوریتم NSGA-II

جدول ۳. نتایج محاسباتی معیارهای دارای مقادیر کمتر از نظر مطلوبیت، مقایسه‌ی NSGA-II، MOPSO و NRGA

ردیف	تعداد	اندازه	الگوریتم									
			MOPSO			NRGA			NSGA-II			
زمان	فاصله از زمان	ایده‌آل	اجرا	زمان	فاصله از زمان	ایده‌آل	اجرا	زمان	فاصله از زمان	ایده‌آل	اجرا	
۱۰۶,۷۵	۳۶۰,۴,۶	۶۷۵,۶۸	۱۷۹,۹	۷۰,۷۹,۴	۹۸۷,۳۴	۱۸۰,۶	۷۷۸,۰,۱	۹۲۱,۱	۵	۱	کوچک (nPop = ۲۰)	
۱۰۷,۷۲	۱۷۵,۹۴	۲۱۱,۴,۱	۱۸۳,۹۵	۲۹۰,۶۵	۳۳۷,۵,۹	۱۸۵,۴۴	۲۳۷,۷۷	۳۰,۱۵,۷	۶	۲		
۱۴۰,۷	۲۹۷,۰۶	۳۲۹,۴	۱۸۴,۲	۲۸۱,۰۰	۳۳۰,۱,۳	۲۰۵,۶	۱۴۰,۸۴	۱۶۶۰,۵	۷	۳		
۱۴۲,۳	۱۳۳,۹۵	۳۰,۷۷,۵	۲۵۷,۶	۴۸۳,۰,۸	۶۴۷,۱۰	۲۵۴,۳	۱۰,۸۳۰	۱۳۸۱,۸	۸	۴		
۲۱۰	۳۰,۳۹۹	۳۴۷,۱,۴	۲۷۰,۳	۲۰,۱۶۷	۱۹۱,۶,۱	۲۷۵,۳	۱۶۴,۰۴	۱۲۷۷,۱	۱۰	۵		
۲۲۰	۲۹۴,۹۳	۴۲۴,۶,۲	۲۸۱,۸	۴۱۶,۰,۷	۴۲۵,۵,۷	۲۸۳,۷	۳۰,۴۱۵	۳۴۱۸,۳	۱۵	۶	متوسط (nPop = ۳۰)	
۲۲۴,۶	۲۴۷,۷۸	۵۱۹,۳,۳	۲۹۹,۲	۱۸۱,۵۷	۴۱۲۹,۳	۲۹۲,۷	۴۴۵۳,۲	۵۳۵۲,۳	۲۰	۷		
۲۲۷,۲	۲۲۲,۲۳	۴۱۹,۲,۷	۲۹۷,۱	۱۱۲,۸۴	۲۰,۹۱,۲	۲۹۷,۱	۴۴۸۱۶	۲۶۵۸,۴	۲۵	۸		
۲۳۳,۹	۴۹۷,۳۱	۴۳۱,۷,۹	۳۰,۷,۲	۴۷۱,۳۲	۴۷۳,۴,۸	۳۰,۸,۱	۴۱۸۴۸	۴۲۷۰,۷	۳۰	۹		
۲۴۰,۳	۴۶۳,۹۹	۳۹۳,۴,۳	۲۱۶,۷	۳۱۶,۲۳	۳۰,۸۴,۴	۳۱۶,۴	۴۶۱,۰۷	۴۴۲۹,۶	۳۵	۱۰		
۴۰۷,۹	۳۲۲,۷۳	۴۷۳,۸,۳	۵۵۵,۸	۳۱۲,۳۱	۲۸۱۹,۹	۳۲۸,۵	۳۰,۹۱۲	۳۵۲۵,۴	۴۰	۱۱	بزرگ (nPop = ۵۰)	
۴۲۲	۸۶۲,۲۷	۴۷۱,۷,۷	۵۸۸,۹	۴۱۸,۰	۴۱۰,۷,۵	۵۸۴,۳	۴۶۶۶۴	۲۱۹۱,۲	۵۰	۱۲		
۴۴۲,۲	۳۱۱,۹۵	۶۹۱,۰,۵	۵۸۸,۲	۳۰,۹۶۷۰	۲۵۰,۷۰	۶۴۰,۲	۶۲۰,۰۴	۶۰,۸۸,۸	۶۰	۱۳		
۴۷۴,۸	۵۱۱,۹۱	۹۵۱,۹,۶	۶۳۳	۵۶۳,۲۷	۱۵۴,۶۰	۶۴۳,۱	۹۳۴,۱۵	۳۶۹۵۹	۸۰	۱۴		
۵۲۶,۹	۷۰,۳۲۷	۱۰,۱۱۹	۶۷۰,۲	۶۳۵,۶۷۰	۵۱۵,۷۰	۶۸۶,۳	۲۹۳۵۷۰	۶۸۵۷۷	۱۰۰	۱۵		
۴۱۲۸,۲۷	۵۳۸,۶۲۶	۶۷۵,۶۲,۶	۵۶۱۴,۰,۵	۱۲۷۶۲۹۶	۱۲۷۵۰,۶	۵۴۸۱,۶۴	۷۶۷۰,۲۹,۳	۱۴۷۷۲۶,۹	Sum			

جدول ۴. نتایج محاسباتی معیارهای دارای مقادیر بیشتر از نظر مطلوبیت، مقایسه‌ی NSGA-II، MOPSO و NRGA

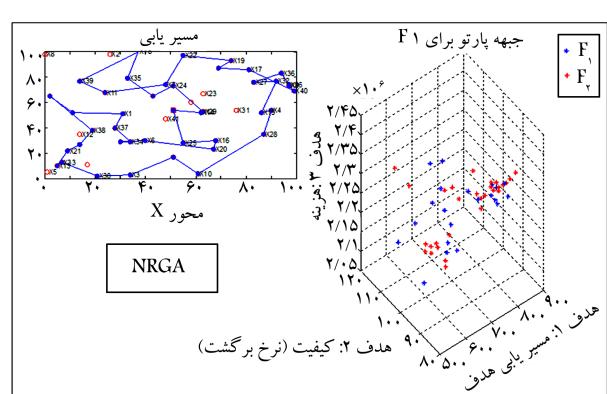
ردیف	تعداد	اندازه	الگوریتم									
			MOPSO			NRGA			NSGA-II			
بیشترین پارتو	تعداد جواب	گسترش	بیشترین پارتو	تعداد جواب	گسترش	بیشترین پارتو	تعداد جواب	گسترش	بیشترین کننده	ردیف	تعداد	اندازه
۲۷	۱۱۴,۷۸	۲۰	۱۲۹,۵	۲۰	۱۲۹,۵	۲۰	۱۲۲,۱۷	۵	۱	کوچک (nPop = ۲۰)		
۱۷	۱۵۸,۵	۲۰	۲۱۰,۸	۲۰	۲۲۵,۵۸	۶	۲۲۵,۵۸	۲				
۸	۳۴۲,۸	۲۰	۲۵۲,۲	۱۲	۱۶۸,۸	۷	۱۶۸,۸	۳				
۶	۱۹۵,۵	۱۸	۱۲۵,۷	۱۵	۱۶۰	۸	۱۶۰	۴				
۱۱	۲۷۷,۲	۲۰	۲۰۴	۲۰	۱۷۷,۱	۱۰	۱۷۷,۱	۵				
۱۲	۳۰۲,۱	۳۰	۲۹۵,۱	۳۰	۲۷۶,۹	۱۵	۲۷۶,۹	۶	متوسط (nPop = ۳۰)			
۱۸	۳۰۰,۳	۱۲	۱۷۶,۶	۳۰	۳۶۵,۲	۲۰	۳۶۵,۲	۷				
۲۵	۳۱۵,۹	۳۰	۲۴۲,۲	۳۰	۳۰۲,۳	۲۵	۳۰۲,۳	۸				
۱۸	۳۲۰,۱	۳۰	۳۳۵,۷	۲۲	۳۰۶,۳	۹	۳۰۶,۳	۹				
۳۱	۳۵۳,۴	۱۲	۳۰۴,۷	۳۰	۳۲۷,۰	۳۵	۳۲۷,۰	۱۰				
۲۳	۳۶۱,۹	۴۹	۳۱۴	۵۰	۲۸۴,۸	۴۰	۲۸۴,۸	۱۱	بزرگ (nPop = ۵۰)			
۱۳	۴۰۹,۲	۵۰	۳۳۷,۳	۵۰	۳۱۶,۳	۵۰	۳۱۶,۳	۱۲				
۲۶	۴۱۱,۲	۱۵	۶۵۷,۲	۴۲	۴۱۳,۱	۶۰	۴۱۳,۱	۱۳				
۱۸	۴۶۵,۵	۶	۷۹۳	۵	۸۰۱,۷	۸۰	۸۰۱,۷	۱۴				
۱۹	۵۳۱,۲	۹	۴۳۹,۴	۱۱	۱۴۹,۲	۱۰۰	۱۴۹,۲	۱۵				
۲۷۷	۴۸۶۹,۰۸	۳۴۱	۴۸۱۷,۴	۳۸۷	۴۳۹۶,۴۵	sum						



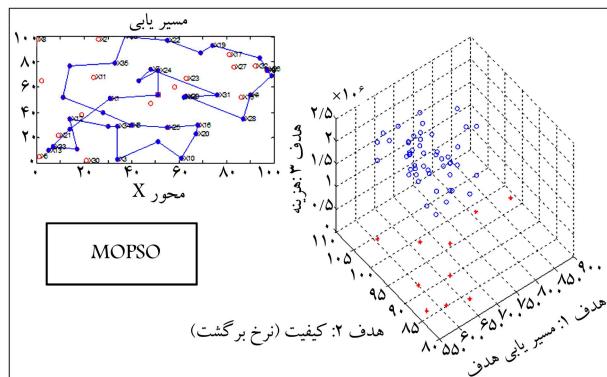
شکل ۱۰. نمودار جمعیتی بین معیار مقایسه الگوریتم های چند هدفه NSGA-II، MOPSO و NRGA

برای مسائل تولید و محاسبه شده، و در شکل ۹ عملکرد الگوریتم های ارائه شده به صورت گرافیکی آمده است.

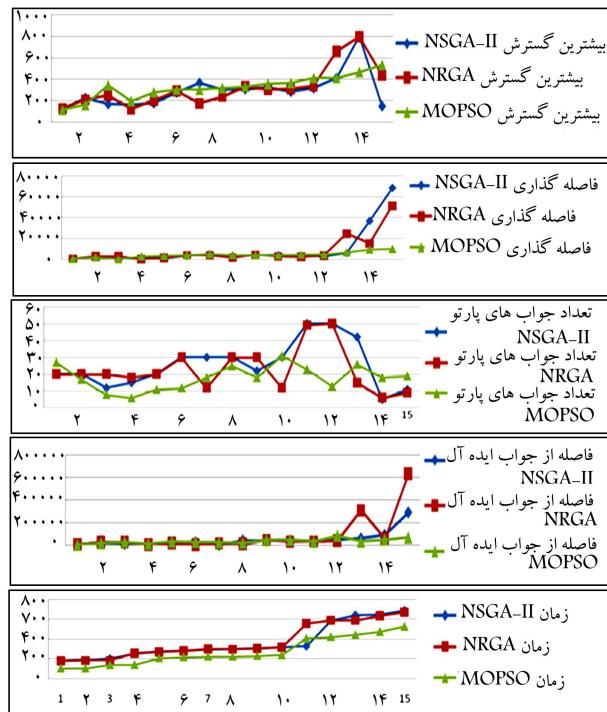
چنان که در جدول های ۳ و ۴، و نیز در شکل ۹ مشخص است، می توان گفت MOPSO وضعیت مناسب تری نسبت به دو الگوریتم چند هدفه دیگر دارد. در جدول ۵ خروجی تحلیل واریانس به صورت P-Value های به دست آمده گزارش شده است. همچنین به منظور خواشن ادعاهای صورت گرفته در این جدول، فوائل اطمینان معیارها به صورت گرافیکی در شکل ۱۰ ترسیم شده است. با توجه به جداول



شکل ۷. توزیع جبهه های پارتو و مسیر یابی تأمین کنندگان انتخابی در الگوریتم NRGA



شکل ۸. توزیع جبهه های پارتو و مسیر یابی تأمین کنندگان انتخابی در الگوریتم MOPSO



شکل ۹. نمودار گرافیکی مقایسه ای الگوریتم های NSGA-II، NRGA و MOPSO

تکنون در هیچ مدلی مباحث تخفیف، ارزش خالص زمانی پول، و مسیر یابی برای انتخاب تأمین‌کنندگان (با در نظر گرفتن کیفیت کالاهای دریافتی) ادغام نشده بود که در این تحقیق این مدل ارائه شده است. برای حل مدل چنددهفه‌ی پیشنهادی از الگوریتم‌های فرابتکاری چنددهفه با رویکرد یکپارچه‌سازی و پارتو شامل NSGA-II، MOPSO، MOPSO-NRGA و NRGA استفاده کردہ‌ایم که در مجموع الگوریتم MOPSO برتری نسبی نسبت به الگوریتم‌های دیگر در این مسئله داشت. البته پیش از اجرای الگوریتم‌های فرابتکاری چنددهفه، برای بدست آوردن جواب‌های بهینه زیر مدل مسیر یابی، دو الگوریتم GA و SA را اجرا و مقایسه کردیم که نهایتاً الگوریتم SA با توجه به نتایج بهتر و کارایی بیشتر به عنوان زیر الگوریتم مسیر یابی انتخاب شد.

ارائه مدلی با در نظرگیری چندین نوع محصول برای خرید، در نظرگیری محدودیت ظرفیت برای وسیله‌ی نقلیه، ملزم ساختن سازمان برای خرید از برخی از تأمین‌کنندگان، تعیین معیار حداکثر مسیر طی شده، در نظرگیری پنجره‌ی زمانی برای خرید، استفاده از الگوریتم‌های فرابتکاری دیگر به همراه فازی‌سازی پارامترهای ثابت مفروض، استفاده از این مدل برای مباحث بازرگانی و گردشگری، و افزایش اهداف دیگری چون تحويل به موقع وغیره می‌تواند از جمله پیشنهادها برای تحقیقات آتی باشد.

پابلوشتها

1. vehicle routing problem
2. net present value
3. non-dominated sorting genetic algorithm
4. non-dominated ranking genetic algorithm
5. multi-objective particle swarm optimization
6. genetic algorithms
7. simulated annealing
8. Kirk Patrick
9. Metropolis
10. particle swarm optimization
11. maximum spread or diversity
12. spacing
13. number of pareto soulution (NOS)
14. mean ideal distance (MID)
15. time

منابع (References)

1. Ghodspour, S.H. and O'Brien, C. "A decision support system for supplier selection using a integrated analytic hierarchy process and linear programming", *International Journal of Production Economics*, **56-57**, pp. 199-212 (1998).
2. Weber, C.A., Current, J.R. and Benton, W.C. "Vendor selection criteria and methods", *European Journal of Operation Research*, **50**(1), pp. 2-18 (1991).
3. Dickson, G.W. "An analysis of vendor selection systems and decisions", *Journal of Purchasing and Supply Management*, **2**(1), pp. 5-17 (1966).
4. Vondrembse, M.A., Uppal, M., Huang, S.H. and Dismukes, J.P. "Designing supply chains: Towards theory development", *International Journal of Production Economics*, **100**, pp. 223-238 (2006).
5. Demirtas, E.A. and Ustun, O. "An integrated multi-objective decision making process for supplier selection and order allocation", *Omega*, **36**, pp. 76-90 (2008).
6. Tsai, J. "An optimization approach for supply chain management models with quantity discount policy", *European Journal of Operation Research*, **177**, pp. 982-994 (2007).
7. Weber, C.A., Current, J.R. and Desai, A. "An optimization approach to determining the number of vendors to employ", *Supply Chain Management - An International Journal*, **5**(2), pp. 90-98 (2000).
8. Pokharel, S. "A two-objective model for decision making in a supply chain", *International Journal of Production Economics*, **111**, pp. 378-388 (2008).
9. Dahel, N.H. "Vendor selection and order quantity allocation in volume discount environments", *Supply Chain Management An International Journal*, **8**(4), pp. 335-342 (2003).
10. Arikan, F. "A fuzzy solution approach for multi objective supplier selection", *Expert Systems with Applications*, **40**(3), pp. 947-952 (2013).
11. Jadidi, O., Cavalieri, S. and Zolfaghari, S. "An improved multi-choice goal programming approach for supplier selection problems", *Applied Mathematical Modelling*, **39**(14), pp. 4213-4222 (2015).
12. Gurel, O., Acar, A.Z., Onden, I. and Gumus I. "Determinants of the green supplier selection", *Procedia Social and Behavioral Sciences*, **181**(11), pp. 131-139 (2015).
13. Toth, P. and Vigo, D., *The Vehicle Routing Problem*, SIAM Monographs on Discrete Mathematics and Application, pp. 27-40 (2002).
14. Buhrkala, K., Larsen, A. and Ropke, S. "The waste collection vehicle routing problem with timewindows in a city logistics context", *Procedia - Social and Behavioral Sciences*, **39**, pp. 241-254 (2012).

جدول ۵. نتایج تحلیل واریانس مقایسه‌ی معیارهای NSGA-II، MOPSO و NRGA

پارامتر	P-Value	نتایج آزمون
بیشترین گسترش	۰	رد فرض صفر
فاصله‌گذاری	۰,۵۲۶	عدم رد فرض صفر
فاصله از جواب ایده‌آل	۰,۴۴۳	عدم رد فرض صفر
تعداد جواب پارتو	۰,۲۰۶	عدم رد فرض صفر
زمان اجرا	۰,۲۰۸	عدم رد فرض صفر

خروجی آماری بیان‌گر این است که تنها در معیار بیشترین گسترش، تفاوت معناداری بین الگوریتم‌ها وجود دارد و در سایر معیارها الگوریتم‌ها کاملاً قابلیت رقابت با یکدیگر را دارند.

۶. نتیجه‌گیری و تحقیقات آتی

مطالعات متنوع و وسیعی در رابطه با انتخاب تأمین‌کنندگان انجام گرفته است، ولی

15. Yang, P.C., Wee, H.M., Pai, S. and Tseng, Y.F. "Solving a stochastic demand multi-product supplier selection model with service level and budget constraints using genetic algorithm", *Expert Systems with Applications*, **38**, pp. 14773-14777 (2011).
16. Tan, K.C., Lee, L.H. and Zhu, K.Q. "Heuristic methods for vehicle routing problem with time windows", *Artifical Intelligence in Engineering*, **15**, pp. 281-295 (2001).
17. Kirkpatrick, S., Gelatt, C.D. and Vecchi, M.P. "Optimization by simulated annealing", *Science, New Series*, **220**(4598), pp. 671-680 (1983).
18. Deb, K., Agrawal, S., Pratap, A. and Meyarivan, T. "A fast elitist non-dominated sorting genetic algorithm for multi-objective optimization: NSGA-II", *In: Proceedings of the Parallel Problem Solving from Nature VI (PPSN-VI) Conference*, pp. 849-858 (2001).
19. Al Jadaan, O., Rao, C.R. and Rajamani, L. "Non-dominated ranked genetic algorithm for solving multi-objective optimization problems: NRGA", *Journal of Theoritical and Applied Information Technology*, **4**(1), pp. 60-67 (2008).
20. Carvalho, M. and Ludermir, T.B. "An analysis of PSO hybrid algorithms for feed forward neural networks training", *Proceedings of the Ninth Brazilian Symposium on Neural Networks SBRN'06, IEEE* (2006).