



INTEGRATED PRODUCTION-DISTRIBUTION PLANNING PROBLEM IN A MULTI-ECHELON SUPPLY CHAIN NETWORK DESIGN AND OPTIMIZATION: A MULTI-OBJECTIVE EVOLUTIONARY APPROACH

Keyvan Sarrafa, Abolfazl Kazemi* & Alireza Alinezhad

Keyvan Sarrafa, Young Researchers and Elite Club, Qazvin Branch, Islamic Azad University

Abolfazl Kazemi, Faculty of Industrial and Mechanical Engineering, Qazvin Branch, Islamic Azad University

Alireza Alinezhad, Faculty of Industrial and Mechanical Engineering, Qazvin Branch, Islamic Azad University

Keywords

Supply chain,
Integrated production-
Distribution planning,
Multi-objective
Evolutionary algorithms,
Particle swarm optimization

ABSTRACT

Nowadays, design and representation of the planning integrated models in order to optimize different activities of production and distribution in a supply chain network have great impact to reduce the costs of chain, and increasing the service level to customers consequently. In this paper, a new bi-objective mathematical model for integrated production-distribution planning problem in a four-echelon supply chain with several products and in multi-time period is presented. In addition to minimizing the total cost of supply chain, the second objective is minimizing lost of sale of products in case of not being able to fulfill customers' demands. In order to solve the proposed model a multi-objective particle swarm optimization (MOPSO) is presented. The performance of this method is compared with non-dominated sorting genetic algorithm (NSGA-II). Then, the results of implementing the algorithms on some test problems show that the proposed MOPSO outperforms the other algorithm for different metrics.

©2015 IUST Publication, IJIEPM. Vol. 26, No. 3, All Rights Reserved



طراحی و بهینه سازی مسئله برنامه ریزی یکپارچه تولید - توزیع در یک شبکه زنجیره تامین چند سطحی: یک نگرش تکاملی چند هدفه

کیوان صرافها، ابوالفضل کاظمی* و علیرضا علی نژاد

چکیده:

امروزه، طراحی و ارائه مدل‌های یکپارچه برنامه‌ریزی بهمنظور بهینه‌سازی فعالیت‌های مختلف تولید و توزیع در یک شبکه زنجیره تامین، تاثیر بهسزایی در کاهش هزینه‌های زنجیره و به تبع آن افزایش سطح خدمت به مشتریان دارد. در این مقاله، یک مدل ریاضی دوهدفه جدیدی برای مسئله برنامه‌ریزی یکپارچه تولید-توزیع در یک زنجیره تامین چهار سطحی با چندین نوع محصول و در طی چندین دوره زمانی ارائه شده است. اهداف مسئله علاوه بر کمینه کردن کل هزینه‌های زنجیره، مقدار فروش از دست رفته محصولات در صورت عدم برآورده سازی تقاضای مشتریان را نیز به حداقل می‌رساند. بهمنظور حل مدل از یک الگوریتم چند هدفه مبتنی بر پارتی به نام الگوریتم بهینه سازی اجتماع ذرات چند هدفه (MOPSO) بهره جسته‌ایم و نتایج حاصله را با الگوریتم ژنتیک مرتب‌سازی نا مغلوب (NSGA-II) مقایسه نموده‌ایم. در نهایت نتایج اجرای الگوریتم‌ها در چندین مسئله آزمایشی روی شاخص‌های مختلف نشان دهنده عملکرد بهتر الگوریتم پیشنهادی MOPSO در مقایسه با دیگر الگوریتم مورد استفاده می‌باشد.

کلمات کلیدی

زنジره تامين،
برنامه‌ریزی یکپارچه تولید -
توزيع،
الگوریتم‌های تکاملی
چند هدفه،
بهینه‌سازی اجتماع ذرات

در این زنجیره تولید کنندگان با دسترسی به اطلاعات توزیع کنندگان، خود را برای تهیه به موقع نیازهای آن‌ها آماده می‌کنند و خرده فروشان نیز با کسب آخرین اطلاعات مربوط به مشتریان و بازار، تولید کنندگان و توزیع کنندگان را در جهت طراحی، تولید و توزیع به موقع محصولات یاری می‌کنند [۲]. مدیریت زنجیره تامین مجموعه‌ای است از راهکارها جهت یکپارچه سازی اعضای زنجیره (تامین کنندگان، تولید کنندگان، توزیع کنندگان، خرده فروشان و مشتریان)، که هدف آن کاهش هزینه‌های سیستم و نیز افزایش سطح خدمت دهی به مشتریان است. پس یک کالا مراحل مختلف زنجیره را طی می‌کند تا به دست مصرف کننده برسد. در بعضی از این مراحل، کالا انبارش می‌شود و در بعضی دیگر حمل می‌شود، یعنی یک زنجیره تامین مجموعه‌ای از انبارش‌ها و حمل و نقل‌ها است [۳]. اتخاذ مناسب تصمیمات مناسب در سطوح مختلف شرکت‌ها و سازمان‌های خدماتی در اکثر زمینه‌های تجاری، صنعتی، اقتصادی و غیره به طور مکرر و همیشگی وجود داشته که این موضوع خود یکی از دلایل قدرتمند به منظور ارائه مدل‌های مناسب و کاربردی مسائل زنجیره تامین بوده و باعث هرچه نزدیکتر شدن مسائل به

۱. مقدمه

مدیریت زنجیره تامین^۱ از رویکردهایی است که در چند دهه اخیر بدليل افزایش روز افزون رقابت‌پذیری و تلاش سازمان‌ها برای بقا و با تکیه بر پیشرفت‌های حاصل در تکنولوژی اطلاعات و نزدیک شدن ارتباطات، مورد توجه سازمان‌ها قرار گرفته است [۱]. شکل جدید کسب و کار در دنیای امروز نیز نشان دهنده این موضوع است. شرکت‌های بسیاری با برقراری شبکه‌های گسترده ارتباطی میان شرکا و تأمین کنندگان، به سمت یکپارچگی در زنجیره خود پیش رفته‌اند.

تاریخ وصول: ۹۱/۰۸/۲۶

تاریخ تصویب: ۹۲/۰۷/۰۷

کیوان صرافها، فارغ التحصیل کارشناسی ارشد، دانشگاه آزاد اسلامی، واحد قزوین، باشگاه پژوهشگران جوان و نخبگان، قزوین، ایران،
key_sarrafha@yahoo.com
علیرضا علی نژاد، استادیار، دانشگاه آزاد اسلامی، واحد قزوین، دانشکده مهندسی صنایع و مکانیک، قزوین، ایران،
alinezhad@qiau.ac.ir
نویسنده مسئول مقاله: دکتر ابوالفضل کاظمی، استادیار، دانشگاه آزاد اسلامی، واحد قزوین، دانشکده مهندسی صنایع و مکانیک، قزوین، ایران،
abkaazemi@qiau.ac.ir

شبکه با هدف تطبیق محصولات با خطوط تولید برای کمینه سازی هزینه های مرتبط مدل سازی شده است. [۹] شبکه زنجیره تامینی شامل تامین کنندگان، کارخانجات و مراکز توزیع را مورد بررسی قرار داده اند. تصمیماتی که باید در این شبکه اتخاذ شوند شامل راه اندازی کارخانجات و مراکز توزیع، میزان تولید و حمل محصولات است. مراکزیم تعداد کارخانجات و مراکز توزیعی که می توانند باز باشند و ظرفیت کارخانجات، مراکز توزیع و تامین کنندگان محدودیت دارد و تابع هدف بصورت مینیمم کردن هزینه ها بیان می شود. برای حل این مدل از روش الگوریتم ژنتیک بر اساس درخت فرآگیر^۴ استفاده شده و اعتبار این روش با مقایسه آن با روش سنتی الگوریتم ژنتیک سنجیده شده است. [۱۰] شبکه ای را با تعدادی تولید کننده در نظر گرفته اند که باید تقاضای مشتریان را با ظرفیت تولیدی محدود به طور کامل تأمین کنند و کمبود کالا مجاز نیست. در این سیستم باید در مورد میزان حمل کالا تصمیم گیری شود. توابع هدف چندگانه ای شامل کمینه کردن هزینه ها، کمینه کردن کل زمان تحویل بعنوان سطح خدمت به مشتریان و تعادل در استفاده از ظرفیت تولید بین کارخانجات در نظر گرفته شده است. از روش فرآیند تحلیل سلسه مراتبی برای وزن دهی به اهداف و از الگوریتم ژنتیک برای حل مدل خطی استفاده می شود. [۱۱] از یک نگرش الگوریتم ژنتیک به منظور حل مساله برنامه ریزی توزیع در یک سیستم چند سطحی زنجیره ای تامین استفاده کردند. آنها از دو ستاریو برای حل^۵ استفاده کردند، در ابتدا یک روش مت مرکز برای حل آن اعمال کردند و سپس یک سیستم مبتنی بر عامل برای حل⁶ در نظر گرفتند. آنها برای هر سطح یک الگوریتم ژنتیک بکار گرفتند تا سیستم بتواند بهترین جواب را به منظور اثر متقابل بین سطح ها انتخاب کند. [۱۲] یک مدل خطی برنامه ریزی تولید - توزیع یکپارچه هی چند هدفه با چندین سطح، چندین محصول و در چندین دوره زمانی ارایه دادند. آنها به منظور انکاس اثر مسائل برناریزی یکپارچه بر روی مدل و فراهم آوردن ساختاری واقعی برای آن، سطوح تصمیم گیری غیر دقیق تصمیم گیرنده برای اهداف را با استفاده از رویکرد برنامه ریزی آرمانی فازی مدنظر قرار دادند. ساختار زنجیره تامین پیشنهاد ب آنها غیر مت مرکز است و به یک مدل تک هدفه با محدودیت تبدیل می شود و سپس با استفاده از سه الگوریتم فرا ابتكاری به حل آن پرداختند. یک الگوریتم ژنتیک برای حل مسئله دارای محدودیت پیشنهاد شده و نتایج آن با دو الگوریتم ژنتیک و بهینه سازی اجتماع ذرات با استفاده از تابع جرمیه مقایسه می شود. در ادامه برای بیان کاربرد مدل و کارایی روش های حل به اجرای یکسری آزمایشات محاسباتی بر روی یک مورد فرضی

شرایط دنیای واقعی می گردد. تصمیمات مربوط به انتخاب تامین کنندگان، مکانیابی مراکز تولیدی و انبارهای لجستیکی^۷، برنامه ریزی مسائل تولید - توزیع^۸، حمل و نقل و توزیع، تولید - موجودی، ارزیابی مشتریان و غیره از جمله این مسائل هستند. هسته اصلی مسائل مدیریت زنجیره تأمین مربوط به برنامه ریزی تولید و توزیع است. اتخاذ تصمیماتی که سازنده جهت تولید کالای سفارش شده و زمان و تعداد آن به منظور برآورده کردن نیاز مشتری خواهد گرفت، برنامه ریزی تولید در زنجیره تامین است. همچنین، مساله برنامه ریزی توزیع در زنجیره تامین نیز در برگیرنده ای تصمیماتی برای پیدا کردن کanalی جهت تحویل کالا از یک سازنده به یک توزیع کننده یا به یک مشتری است. این مسائل وابستگی متقابلی به یکدیگر دارند از این رو با استی آنها را به طور همزمان در یک روش یکپارچه بکار برد تا هزینه ها یا سود حاصل از آن در زنجیره مینیمم (ماکریم) شود [۴]. در ادامه به بررسی ادبیات موضوع در حوزه مسئله برنامه ریزی یکپارچه تولید - توزیع می پردازم.

۲. مروجی بر ادبیات موضوع

توجه مدیران در برنامه ریزی زنجیره تامین از دیرباز بیشتر بر روی بخش تولید مت مرکز بوده است که این موضوع امروزه تا حدودی تعديل شده و مدیران در یافته اند که بدون برنامه ریزی دقیق در بخش تولید و توزیع در عرصه رقابت توان مقابله با رقبا را نخواهد داشت. بیشترین تحقیقات موجود در مدل های یکپارچه زنجیره تامین نیز به تصمیم گیری همزمان در مورد تولید و توزیع پرداخته اند که در برخی مقالات این مسائل تحت عنوان مسائل برنامه ریزی تولید - توزیع مطرح می گردند. [۵] مرور ادبیات کاملی از مساله برنامه ریزی تولید - توزیع در زنجیره تامین انجام دادند. در این راستا [۶] سیستم های یکپارچه تولید - توزیع با تقاضاهای تصادفی را مورد مطالعه قرار دادند. آنها یک مدل زنجیره ای تامین که ترکیبی از مواد اولیه، محصولات نیمه ساخته و نهایی کارخانه ها، مراکز توزیع، ابزارها و مشتریان بود را ارایه کردند. [۷] مدلی با عنوان برنامه ریزی یکپارچه تولید و توزیع ارایه کردند. جهت مقایسه کارایی، مدل ها با استفاده از تعدادی شاخص و با مقدار مختلف برای پارامترهای متعدد، تحلیل شدند. این پارامترها شامل طول پریود، تعداد محصولات، تعداد مشتری ها، هزینه های ثابت و هزینه های موجودی هستند. تابع هدف این مدل به دنبال حداقل کردن هزینه های کل شامل هزینه های راه اندازی، تولید، حمل و نقل محصولات تولیدی به خرده فروشان و هزینه های موجودی می باشد. [۸] یک مساله تولید - توزیع در یک محیط چند تسهیلاتی، چند محصولی و چند پریودی را در نظر گرفتند. مساله به صورت مساله جریان

مدلی که در اینجا مدنظر است یک شبکه زنجیره تامین یکپارچه شامل تولیدکننده، مرکز توزیع، خردهفروش و مشتری نهایی است. در مرحله اول محصولات در کارخانه‌های تولیدی در صورت تولید در دوره مربوطه ساخته می‌شوند. مرحله دوم در صورت ارتباط مراکز تولید و توزیع با یکدیگر، محصولات تولیدی توسط تولیدکنندگان به توزیع کنندگان ارسال می‌گردند. در مرحله سوم در صورت ارتباط بین مراکز توزیع و خردهفروشان، محصولات توسط توزیع کنندگان به خردهفروشان ارسال می‌گردد. و در نهایت محصولات نهایی توسط خردهفروشان به مشتریان عرضه می‌شود. در این مدل تخصیص بهینه سطوح زنجیره به یکدیگر و بدست آوردن مقادیر بهینه تولید، توزیع، حمل و نگهداری به منظور به کمینه کردن کل هزینه‌های زنجیره و به حداقل رساندن مقدار فروش از دست رفته محصولات در صورت کمبود برای مشتریان از سوی خردهفروشان مد نظر قرار گرفته است. مدل پیشنهادی در سطح استراتژیک و تاکتیکی مورد بررسی قرار گرفته است.

۳. فرضیات

در این بخش، مفروضات مدل پیشنهادی ذکر شده که به قرار ذیل گزارش می‌شود:

یک زنجیره تامین چهار سطحی شامل تولید کنندگان، مراکز توزیع، خردهفروشان و مشتریان در نظر گرفته شده است. تصمیمات برای چندین نوع محصول و در چندین دوره زمانی در نظر گرفته شده است. ظرفیت نگهداری موجودی برای مراکز تولید، توزیع و خرده فروش در نظر گرفته شده است. از یک ظرفیت حمل و نقل برای تمامی سطوح استفاده شده است. هر تولید کننده می‌تواند محصولات مختلفی را بسازد و حتی می‌تواند تمامی محصولات را تولید نماید. از یک ظرفیت تولید به منظور ساخت محصولات در کارخانه‌ها استفاده شده است.

۴. نمادها و پارامترها

p : تعداد تولید کنندگان ($P = 1, 2, \dots$)

d : تعداد توزیع کنندگان ($D = 1, 2, \dots$)

r : تعداد خرده فروشان ($R = 1, 2, \dots$)

c : تعداد مشتریان ($C = 1, 2, \dots$)

t : تعداد دوره‌های زمانی ($T = 1, 2, \dots, T$)

i : تعداد محصولات ($I = 1, 2, \dots, I$)

DE_{cit} : تقاضای محصول i توسط مشتری c در دوره t

CSE_{pit} : هزینه آماده سازی تولید محصول i توسط تولید کننده p در دوره t

پرداختند و با مقایسه آنها با یکدیگر به کارا بودن روش پیشنهادی خود اشاره کردند. [۱۳] نیز با توسعه یک الگوریتم بهینه سازی اجتماع ذرات سلسله مراتبی مبتنی بر شبیه‌سازی به حل یک برنامه تولید- توزیع چند هدفه پرداختند. برنامه یکپارچه آن‌ها در برگیرنده سه هدف کمینه‌سازی کل هزینه‌ها شامل هزینه‌های عادی کاری، اضافه کاری، بروز سپاری شده، نگهداری موجودی، کمبود، استخدام، اخراج و هزینه‌های توزیع، کاهش تغییرات در سطوح کاری و به حداقل رساندن بهره‌گیری پائین سطوح کاری است. آن‌ها الگوریتم پیشنهادی خود را با یک الگوریتم ژنتیک سلسله مراتبی صفر و یک اعتبارسنجی کردند. [۱۴] یک مسئله برنامه‌ریزی تولید- توزیع دو سطحی را با در نظر گرفتن همزمان هزینه، پاسخ‌دهی و سطح خدمت به مشتری ارایه دادند. آن‌ها به منظور حل مدل از دو روش ۴- محدودیت و لکسیکوگراف استفاده نمودند.

قابل ذکر است که در ادبیات مسائل برنامه‌ریزی تولید- توزیع، عمدۀ کارهای مطالعه شده یا به صورت تک‌هدفه بوده و یا از رویکرد یکپارچه‌سازی برای حل مدل چند‌هدفه استفاده نموده اند. لذا ما در این تحقیق با ارائه مدلی در یک زنجیره تامین چند سطحی که علاوه بر کمینه کردن کل هزینه‌های زنجیره، مقدار فروش از دست رفته محصولات توسط خردهفروشان برای مشتریان را به حداقل می‌رساند، از رویکرد پارتو جهت حل مسئله یکپارچه تولید- توزیع استفاده می‌کنیم که در راستا از یک الگوریتم بهینه‌سازی اجتماع ذرات چند هدفه^۶ استفاده کرده و نتایج آن را با الگوریتم ژنتیک رتبه‌بندی نامغلوب‌ها^۷ مقایسه نموده‌ایم که ادامه به بررسی مقایه آن خواهیم پرداخت.

ما بقیی ساختار مقاله بدین صورت می‌باشد که در بخش سوم با تعریف فرضیات، پارامترها و متغیرهای تصمیم به بیان مسائل و تشریح مدل پیشنهادی می‌پردازیم. در بخش چهارم روش‌های حل پیشنهادی شرح داده می‌شود. در بخش پنجمیک سری مسائل نمونه جهت تجزیه و تحلیل نتایج مربوط به روش‌های حل مدل‌های ارایه شده، ایجاد شده و به صورت آماری مورد تحلیل قرار می‌گیرد. در نهایت، نتیجه گیری و پیشنهادات جهت تحقیقات آتی ارائه خواهد شد.

۳. بیان مسئله

پس از ارایه مقدمه و پیشینه تحقیق، در این بخش ابتدا مسئله یکپارچه تولید- توزیع پیشنهادی تشریح شده، سپس فرضیات، پارامترها و متغیرهای تصمیم تعريف می‌شوند و در ادامه به ارایه مدل دو هدفه تولید- توزیع در یک زنجیره تامین چهار سطحی می‌پردازیم.

I_{dit} : موجودی محصول برای توزیع کننده در دوره t
 I_{rit} : موجودی محصول برای خرده فروش r در دوره t
 QS_{rcit} : مقدار تأمین محصول برای خرده فروش r از مشتری c در دوره t
 QLS_{cit} : مقدار فروش از دست رفته محصول برای مشتری c در دوره t
 W_{pit} : برابر است با یک اگر محصول انتوسط تولید کننده در دوره t تولید گردد در غیر این صورت صفر
 X_{pdit} : برابر است با یک اگر انتقالی از تولید کننده به مرکز توزیع در دوره t صورت گیرد در غیر این صورت صفر
 X_{drit} : برابر است با یک اگر انتقالی از مرکز توزیع به خرده فروش r در دوره t صورت گیرد در غیر این صورت صفر
 X_{rct} : برابر است با یک اگر انتقالی از خرده فروش به مشتری c در دوره t صورت گیرد در غیر این صورت صفر

۴-۳. توابع هدف و متغیرها

مدل پیشنهادی دارای دو هدف می‌باشد که تابع هدف اول در رابطه (۱) کل هزینه‌های زنجیره شامل: هزینه‌های آماده‌سازی و تولید محصولات، نگهداری موجودی محصولات در کارخانه‌ها، هزینه‌های خرید و حمل محصولات نهایی از کارخانه‌ها به مراکز توزیع، هزینه نگهداری موجودی محصول در مراکز توزیع، هزینه خرید و حمل محصولات از مراکز توزیع به خرده فروشان، هزینه نگهداری موجودی محصول در مراکز خرده فروش و هزینه حمل محصولات از خرده فروشان به مشتریان را کمینه می‌کند. تابع هدف دوم در رابطه (۲)، مقادیر فروش از دست رفته محصولات برای مشتریان، در صورت کمیود را به حداقل می‌رساند.

$$\begin{aligned} \text{Min } Z_1 = & \sum_{p=1}^P \sum_{i=1}^I \sum_{t=1}^T CSE_{pit} \times W_{pit} + \sum_{p=1}^P \sum_{i=1}^I \sum_{t=1}^T CP_{pit} \times QP_{pit} \\ & \sum_{p=1}^P \sum_{i=1}^I \sum_{t=1}^T CH_{pit} \times I_{pit} + \sum_{p=1}^P \sum_{d=1}^D \sum_{i=1}^I \sum_{t=1}^T CP_{pdit} \times QS_{pdit} \\ & \sum_{p=1}^P \sum_{d=1}^D \sum_{i=1}^I \sum_{t=1}^T CT_{pdit} \times QS_{pdit} + \sum_{d=1}^D \sum_{i=1}^I \sum_{t=1}^T CH_{dit} \times I_{dit} \quad (1) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & \sum_{d=1}^D \sum_{r=1}^R \sum_{i=1}^I \sum_{t=1}^T CT_{drit} \times QS_{drit} + \sum_{d=1}^D \sum_{r=1}^R \sum_{i=1}^I \sum_{t=1}^T CP_{drit} \times QS_{drit} \\ & \sum_{r=1}^R \sum_{i=1}^I \sum_{t=1}^T CH_{rit} \times I_{rit} + \sum_{r=1}^R \sum_{c=1}^C \sum_{i=1}^I \sum_{t=1}^T CT_{rct} \times QS_{rct} \\ \text{Min } Z_2 = & \sum_{c=1}^C \sum_{i=1}^I \sum_{t=1}^T QLS_{cit} \quad (2) \end{aligned}$$

S.t.

CSE_{pit} : هزینه آماده‌سازی تولید محصول انتوسط تولید کننده در دوره t
 CP_{pit} : هزینه تولید محصول انتوسط تولید کننده در دوره t
 CP_{pdit} : هزینه خرید محصول از تولید کننده در دوره t
 CP_{drit} : هزینه خرید محصول از توزیع کننده در دوره t
 CH_{pit} : هزینه نگهداری موجودی هر واحد محصول انتوسط تولید کننده در دوره t
 CT_{pdit} : هزینه حمل هر واحد محصول از تولید کننده به توزیع کننده در دوره t
 CT_{drit} : هزینه حمل هر واحد محصول از توزیع کننده به خرده فروش r در دوره t
 CT_{rct} : هزینه حمل هر واحد محصول از خرده فروش به مشتری c در دوره t
 CH_{dit} : هزینه نگهداری موجودی هر واحد محصول انتوسط توزیع کننده در دوره t
 CPT_{pdit} : ظرفیت حمل و نقل محصولات از تولید کننده به توزیع کننده در دوره t
 CPT_{drt} : ظرفیت حمل و نقل محصولات از توزیع کننده به خرده فروش r در دوره t
 CPT_{rct} : ظرفیت حمل و نقل محصولات از خرده فروش به مشتری c در دوره t
 CPP_{pit} : ظرفیت تولید محصول انتوسط تولید کننده در دوره t
 CPD_{pit} : ظرفیت کارخانه برای موجودی محصول از دوره t
 CPD_{dit} : ظرفیت مرکز توزیع برای موجودی محصول از دوره t
 CH_{rit} : هزینه نگهداری موجودی هر واحد محصول انتوسط خرده فروش r در دوره t
 CPD_{rit} : ظرفیت خرده فروش برای موجودی محصول از دوره t

۳-۳. متغیرهای تصمیم

QP_{pit} : مقدار تولید برای محصول انتوسط تولید کننده در دوره t
 QS_{pdit} : مقدار تأمین برای محصول از تولید کننده به توزیع کننده در دوره t
 QS_{drit} : مقدار تأمین برای محصول از توزیع کننده به خرده فروش r در دوره t
 I_{pit} : موجودی محصول برای تولید کننده در دوره t

تمامی توزیع کنندگان در دوره t است. رابطه (۱۴) محدودیت مربوط به کمبود فروش از دست رفته محصول i برای مشتری c می باشد. روابط (۱۵) و (۱۶) نیز غیر منفی و صفر و یک بودن متغیرهای تصمیم را نشان می دهد. رابطه (۱۷) نیز بیانگر این است که موجودی محصول زیر مراکز تولید، توزیع و خرده فروشی در ابتدای دوره برابر صفر است.

۴. متداول‌واری حل

پس از ارایه مدل پیشنهادی، روش‌های مورد استفاده جهت حل مدل از جمله مباحث مهم در ادبیات مسائل بهینه‌سازی است. از آنجائیکه این نوع مسائل از رسته مسائل NP-Hard هستند، به دلیل پیچیده بودن مدل، زمان محاسباتی روش‌های حل دقیق به شدت بالا بوده و در اغلب موارد ناتوان در حل این نوع مسائل هستند [۵، ۱۱، ۱۲]. از فاکتورهایی که باعث پیچیدگی مدل شده، تعداد زیاد محدودیتها و متغیرهای تصمیم و همچنین صفر و یک بودن بعضی از متغیرها می باشد. همچنین چند هدفه بودن مدل و تضاد بین جنس اهداف بر پیچیدگی مسئله افزوده است. بدین منظور به عنوان یکی از پرکاربردترین ابزارهای حل این نوع مسائل بهره جسته‌های فرا ابتکاری چندهدفه برای حل این نوع مسائل از الگوریتم ژنتیک ایم. در این تحقیق یک الگوریتم بهینه‌سازی اجتماع ذرات چندهدفه ارائه داده می شود و نتایج حاصله با الگوریتم ژنتیک مرتب‌سازی نامغلوب‌ها مقایسه می گردد.

۴-۱. بهینه سازی چند هدفه

امروزه بسیاری از مسائل کاربردی در جهان واقعی را مسائل بهینه‌سازی ترکیباتی چند هدفه تشکیل می دهند که اهداف در تضاد با یکدیگر بوده و بهبود در یک هدف باعث بهتر شدن هدف دیگر نمی شود. اکثر مطالعات در زمینه مسائل تولید- توزیع در زنجیره تأمین به صورت تک معیاره و یا تک هدفه بررسی شده است در حالی که یک هدف یا معیار در مسائل کاربردی واقعی و عملی کافی نمی باشد. بدین ترتیب بهینه‌سازی چند هدفه نه تنها به دلیل ماهیت چند هدفه مسائل دنیای واقعی، بلکه به دلیل اینکه هنوز سوالات بدون جواب متعددی در این زمینه وجود دارد، می تواند از جمله تحقیقات مهم تلقی شود. در مسائل بهینه‌سازی تک هدفه، با بهینه ساختن تابع هدف الگوریتم به پایان می رسد اما در مسائل چند هدفه بهینه‌سازی همزمان چند تابع هدف کار سخت و زمان بری است و در اغلب اینگونه مسائل بهینه سازی تک هدفی جواب قابل قبول بر اساس معیارهای نامغلوبی بدست می آید. بنابراین جواب نهایی به شکل دسته‌ای از جواب‌ها^۱ است که نماینده موازنه‌ای^۲ از توابع هدف مختلف مسئله است. در نهایت یکی از جواب‌ها به عنوان جواب مرجح توسط

$$\sum_{i=1}^I QS_{pidt} \leq CPT_{pidt} \times X_{pidt} \quad \forall p, d, t \quad (3)$$

$$\sum_{i=1}^I QS_{drit} \leq CPT_{drit} \times X_{drit} \quad \forall d, r, t \quad (4)$$

$$\sum_{i=1}^I QS_{rcit} \leq CPT_{rcit} \times X_{rcit} \quad \forall r, c, t \quad (5)$$

$$QP_{pit} \leq CPP_{pit} \times W_{pit} \quad \forall p, i, t \quad (6)$$

$$I_{pit} \leq CPD_{pit} \quad \forall p, i, t \quad (7)$$

$$I_{dit} \leq CPD_{dit} \quad \forall d, i, t \quad (8)$$

$$I_{rit} \leq CPD_{rit} \quad \forall r, i, t \quad (9)$$

$$\sum_{r=1}^R QS_{rcit} \leq DE_{cit} \quad \forall c, i, t \quad (10)$$

$$I_{pit} = I_{pit-1} + QP_{pit} - \sum_{d=1}^D QS_{pidt} \quad \forall p, i, t \quad (11)$$

$$I_{dit} = I_{dit-1} + \sum_{p=1}^P QS_{pidt} - \sum_{r=1}^R QS_{rcit} \quad \forall d, i, t \quad (12)$$

$$I_{rit} = I_{rit-1} + \sum_{p=1}^P QS_{drit} - \sum_{c=1}^C QS_{rcit} \quad \forall r, i, t \quad (13)$$

$$QLS_{cit} = DE_{cit} - \sum_{r=1}^R QS_{rcit} \quad \forall c, i, t \quad (14)$$

$$QP_{pit}, I_{pit}, I_{dit}, I_{rit}, QS_{pidt}, QS_{drit}, QS_{rcit}, QLS_{cit} \geq 0 \quad (15)$$

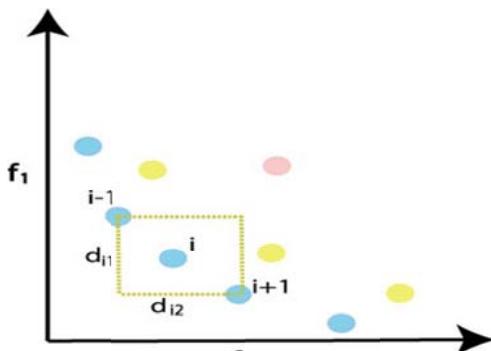
$$W_{pit}, X_{pidt}, X_{drt}, X_{rcit} \in \{0, 1\} \quad (16)$$

$$I_{pi0}, I_{di0}, I_{ri0} = 0 \quad (17)$$

محدودیتهای (۳)، (۴) و (۵) نشان‌دهنده مقدار محصول ارسال شده در دوره‌های مختلف با توجه به ظرفیت حمل و نقل و در صورت انتقال از آن‌ها بین سطوح مختلف می باشد. محدودیت (۶) اطمینان می دهد که مقدار تولید محصول i در صورت تولید در کارخانه p و در دوره t و در صورت تولید در آن دوره، حداقل به اندازه ظرفیت تولید می باشد. محدودیت (۷)، (۸) و (۹) نشان دهنده ظرفیت کارخانه p مرکز توزیع^۳ و خرده فروش r برای نگهداری محصول نهایی در دوره t است. محدودیت (۱۰) اطمینان می دهد که محصولات ارسالی از خرده فروشانه تمامی مشتریان، حداقل به اندازه تقاضای آنان از محصولات در دوره t است. محدودیت‌های (۱۱)، (۱۲) و (۱۳) بیانگر محدودیتهای تعادلی نگهداری موجودی محصول زیر سطوح تولید کننده، توزیع کننده و خرده فروش است. به طور نمونه در محدودیت (۱۱) میزان موجودی محصول زیر کارخانه p در دوره t برابر است با موجودی محصول در دوره قبل به اضافه مقدار تولید آن محصول در کارخانه p در دوره t منها مقدار محصول η_i که از تولید کننده p به

زمانی که تمام جواب‌ها درون مرزهای نامغلوب قرار گیرند ادامه می‌یابد [۱۶].

برای تخمین تراکم جواب اطراف یک جواب خاص در جمعیت، متوسط فاصله این جواب از هر دو جواب مجاور براساس مقداری اهداف محاسبه می‌شود و این مقدار، فاصله ازدحام نامیده می‌شود. بهمنظور محاسبه فاصله ازدحامی یک جواب خاص موجود در یک مرز، بزرگترین مستطیلی که آن جواب خاص درون مستطیل و دو جواب مجاور در دو سمت آن جواب، راس-های آن مستطیل باشند را در نظر می‌گیریم و مجموع یک طول و یک عرض آن را به عنوان فاصله ازدحامی برای آن جواب خاص بدست می‌آوریم. شکل (۲) نحوه نمایش محاسبات مربوط به فاصله ازدحامی ($i_{distance}$) برای عضو i از یک مرز غیر مغلوب را نشان می‌دهد [۱۶]. برای محاسبه فاصله ازدحامی، ابتدا باید افراد جمعیت براساس مقدار تابع هدف به صورت صعودی مرتب شوند. سپس جواب‌های موجود در ابتداء و انتهای هر مرز (جواب‌های با بیشترین و کمترین مقدار تابع هدف) مقدار فاصله ازدحامی بینهایت به خود می‌گیرند.



شکل ۲. محاسبه فاصله ازدحام [۱۶]

در این الگوریتم، $[j]^{distance}_n$ نشان دهنده مقدار تابع هدف n برای نامین عضو مجموعه n می‌باشد. یک جواب با مقدار کمتر فاصله ازدحامی بیان کننده تراکم بیشتر جواب در اطراف آن جواب است. بنابراین مطلوب است برای مرحله بعد جواب‌های انتخاب شوند که در ناحیه با تراکم کمتر یا به عبارتی دارای فاصله ازدحامی بیشتر هستند، زیرا با این کار تنوع و پراکندگی در جواب‌های بدست آمده بیشتر می‌شود [۱۶].

۳-۴. بهینه سازی اجتماع ذرات چند هدفه

الگوریتم بهینه سازی اجتماع ذرات از رفتار اجتماعی دسته پرندگان یا گروه ماهی‌ها در حین جستجوی غذا، برای هدایت جمعیت به نقطه امید بخش در فضای جستجو بهره می‌جوید. از آنجاییکه قوانین منطقی خاصی بر نحوه رفتار موجودات اجتماعی

تصمیم گیرنده انتخاب می‌شود [۱۵]. یک مسئله بهینه سازی چند هدفه کلی را می‌توان به صورت رابطه (۱۸) تعریف کرد:

$$\begin{aligned} \text{Minimize } f(x) &= [f_1(x), f_2(x), \dots, f_Q(x)] \\ \text{Subject to : } \\ x &\in X \end{aligned} \quad (18)$$

که $X \subseteq R^Q$ فضای حل موجه مسئله و $\{x_1, x_2, \dots, x_p\}$ مجموعه متغیرهای تصمیم در فضای p بعدی است. از بین این مجموعه حل‌های متناهی حل مناسب جواب‌هایی خواهد بود که عملکرد قابل قبولی را نسبت به همه اهداف داشته باشد. حل مسائل چند هدفه با رویکرد پارتو از دسته مسائل پیچیده‌تر در حل مسائل چند هدفه می‌باشد. علت این است که معمولاً جواب بهینه خاصی برای این روش‌ها بدست نمی‌آید [۱۵].

برای انجام مقایسات مناسب در بهینه سازی چند هدفه از مفهوم غلبه استفاده می‌کنند بدین صورت که فرض کنید F کل فضای موجه مسئله باشد و $x_1, x_2 \in F$ دو جواب از این مسئله باشد، می‌گوییم x_1 بر x_2 غالب است (یا x_2 مغلوب x_1 است) اگر و فقط x_1 نسبت به x_2 در هیچ کدام از اهداف بدتر نباشد ($f_i(x_1) \leq f_i(x_2) \forall i \in \{1, 2, \dots, m\}$) و x_1 نسبت به x_2 حداقل در یکی از اهداف اکیداً بهتر باشد ($f_i(x_1) < f_i(x_2)$). به عبارت دیگر حل‌های نامغلوب حل‌هایی هستند که جواب‌های دیگر پوشش داده نمی‌شوند. حال با توجه به این مفهوم دو اپراتور به الگوریتم‌های تک هدفه‌اضافه شده و به الگوریتم‌های چند هدفه شهرت یافته‌اند، که این دو اپراتور مرتب سازی سریع نامغلوب‌ها^{۱۰} و فاصله ازدحامی^{۱۱} می‌باشند [۱۵].

۴. مرتب سازی نامغلوب‌ها و فاصله ازدحامی

در این بخش رتبه‌بندی جمعیت با استفاده از دو مفهوم مرتب سازی سریع نامغلوب‌ها و فاصله ازدحامی مورد مقایسه قرار می‌گیرند. در مرتب سازی سریع نامغلوب‌ها رتبه‌بندی جمعیت بر اساس نامغلوب‌ها با استفاده از مفهوم غلبه صورت می‌گیرد. به طور کلی برای مرتب کردن جمعیت با اندازه n براساس سطوح نامغلوب‌ها، هر جواب با تمام جواب‌های دیگر موجود در جمعیت مقایسه شده تا مغلوب بودن یا نبودن جواب مشخص گردد. در نهایت مجموعه‌ای از جواب‌ها وجود دارد که هیچ کدام غالب و مغلوب همیگر نمی‌شوند لذا این جواب‌ها اولین مرزهای نامغلوب را تشکیل می‌دهند. برای تعیین جواب‌های موجود در مرزهای بعدی، جواب‌های موجود در مرز اول به طور موقت نادیده گرفته شده و فرآیند فوق دوباره تکرار می‌گردد. این فرآیند تا

$$\left[\begin{array}{l} X_{pd} : [p \times d \times t \text{ double}] ; \quad QS_{pd} : [p \times d \times i \times t \text{ double}] \\ X_{dr} : [d \times r \times t \text{ double}] ; \quad QS_{dr} : [d \times r \times i \times t \text{ double}] \\ X_{ri} : [r \times c \times t \text{ double}] ; \quad QS_{ri} : [r \times c \times i \times t \text{ double}] \\ W_{pit} : [p \times i \times t \text{ double}] ; \quad QP_{pit} : [p \times i \times t \text{ double}] \\ I_{pit} : [p \times i \times t \text{ double}] ; \quad I_{dit} : [d \times i \times t \text{ double}] \\ I_{rit} : [r \times i \times t \text{ double}] ; \quad QLS_{cit} : [c \times i \times t \text{ double}] \end{array} \right]$$

شکل ۳. ساختار جواب‌های مسئله

به عنوان نمونه در مورد ساختار جواب مربوط به QS_{dr} ، در صورتی که مرکز توزیع به خرده فروش در دوره t اختصاص یابد محصول نوع ناز مرکز توزیع به خرده فروش در دوره $t=6$ فرض شده است (با توجه به ظرفیت حمل آن انتقال می‌یابد). نمونه

ساختار تشریح شده در شکل (۴) نشان داده شده است. برای نمونه در مورد دو ساختار نشان داده شده در شکل (۴)، ماتریس‌هایی به ابعاد $d \times r \times t$ و به صورت صفر و یک است که در صورت ارتباط بین تمرکز توزیع d با خرده‌فروش در دوره t هر درایه از آن مقدار یک و در غیر این صورت مقدار صفر به خود خواهد گرفت. ماتریس‌هایی به ابعاد $d \times r \times t$ و در برگیرنده مقادیر ارسالی محصول نوع ناز مراکز توزیع به خرده‌فروشان در دوره مربوطه است. بدین ترتیب- که اگر ارتباطی از مرکز توزیع d با خرده‌فروش p در دوره t صورت پذیرد، مقدار محصولی که از هر مرکز توزیع برای هر خرده‌فروش در دوره t تأمین می‌گردد حداکثر به اندازه ظرفیت حمل آن از مرکز توزیع به خرده‌فروش در دوره مربوطه می‌یابد. حال تا جایی که مجموع مقدار محصول ارسالی بیشتر از ظرفیت حمل باشد، یک مرکز توزیع به ترتیب به صورت تصادفی انتخاب شده و به اندازه مکریم مجموع این اختلاف از مقدار ارسالی محصول از مرکز توزیع به خرده‌فروش در آن دوره و مقدار صفر بهدلیل غیرمنفی بودن و تولید جواب‌های موجه، محصول برای خرده فروش تأمین می‌گردد.

۴-۳-۳. مراحل تکرار الگوریتم

پس از مقداردهی اولیه مکان و سرعت هر ذره نوبت به تکرار الگوریتم می‌رسد تا شرط توقف مسئله برآورده گردد. مراحل به قرار زیر می‌باشند:

- ۱- ارزیابی هریک از ذرات. ۲- ذخیره مکانی ذراتی که بردارهای نامغلوب ارایه می‌دهند (در مخزن REP). ۳- تولید مکعب‌های چند بعدی و قرار دادن ذرات در این مکعب‌ها (برای مثال اگر دوتابع هدف وجود داشته باشد هر محور شامل یکتابع هدف است). ۴- ارزش‌دهی دوباره حافظه هر ذره (این حافظه برای هر ذره به عنوان یک راهنمای برای حرکت می‌باشد و همچنین این حافظه در مخزن REP ذخیره می‌شود) بهطوریکه:

حکم فرمایی می‌کند، پرندگان تنها با تنظیم حرکت فیزیکی خود با اجتناب از تصادف به دنبال غذا می‌گردد و بطور تئوری هر پرندگان یکی از اعضای گروه از تجربه قبلی خود و یافته‌های سایر اعضای برای یافتن غذا بهره می‌برد. این مشارکت یک مزیت قطعی بر جستجوی رقابتی برای یافتن غذا می‌باشد که پایه اصلی PSO همین تشهیم اطلاعات بین اعضای گروه است [۱۷]. از موارد استفاده این الگوریتم در حل مسائل دنیای واقعی می‌توان به [۱۸Eshghi و Behroozi] در حل مسئله زمانبندی Ranjbar- Bourani و همکاران [۱۹] در طراحی سیستم تولید سلولی، و Amiri و همکاران [۲۰] در یک مسئله زمان بندی کارگاه باز اشاره نمود.

۴-۳-۴. تعریف پارامترها و اجزای بکار رفته در الگوریتم PSO برای یافتن جواب بهینه در فضای مسئله با بروز گردن موقعیت و سرعت هر ذره به جستجو می‌پردازد. هر ذره به صورت چند بعدی با دو مقدار V_{i-d} و X_{i-d} که به ترتیب معرف سرعت و مکان مربوط به بعد از ذره i هستند تعریف می‌شود. در هر مرحله از حرکت جمعیت، هر ذره با توجه به دو مقدار بهترین جواب فردی ($pbest_{i-d}$) و بهترین جواب کلی ($gbest_d$) بهترین جواب کلی نمی‌تواند تعریف گردد، لذا از $gbest_d$ یا همان بهترین جواب کلی سازی چند هدفه برگزینید. از آنجاییکه در چارچوب بهینه سازی چند هدفه یک سطح بایگانی جواب‌های غیر مغلوب به نام مخزن استفاده می‌شود و دسته ذرات به صورت تصادفی از مخزن انتخاب می‌گردد. اعضای مخزن آنهایی هستند که در فضای جستجو با ناحیه از دحامی کمتر، شناس بیشتری برای انتخاب شدن به صورت دسته را دارند. یک ساختار مبتنی بر شبکه مطابق MOPSO، یک معیار تراکم تاکنون برای کاوش در فضای جستجو را می‌دهد [۲۱].

۴-۳-۵. جمعیت اولیه

در این قسمت به منظور طراحی جواب، از متغیرهای ساختاری ^{۱۲} استفاده نموده‌ایم. بدین صورت که هریک از ساختارهای موجود در جواب‌های ^{۱۳} ایجاد شده، مبین یکی از ویژگی‌های جواب نیز می‌باشد. ساختار مربوط به متغیرهای مسئله به قرار ذیل در شکل ۳ می‌باشد:

$$POP[i] = POP[i] + VEL[i] \quad (21)$$

(ج) ذراتی در فضای جستجو که از حدودشان تخطی نمی‌کنند،
تگهداری می‌شوند. (د) هر ذره در POP ارزیابی می‌شود. (ه)
محتوای REP را با توجه به مختصات ذره در مکعب‌های چند
بعدی بروز رسانی می‌شود. این بروز رسانی شامل اضافه کردن
همه جواب‌های نامغلوب جاری به مخزن است. در این فرآیند
هر یک از جواب‌های مغلوب شده از مخزن حذف می‌شوند. از
آنچهایی که ظرفیت مخزن محدود است، هر زمانی که ظرفیت آن
تکمیل شد معیار دومی را برای بقا بکار می‌بریم. ذراتی که در
مکان‌هایی از فضای مخزن جواب با ازدحام کمتر جمعیت هستند
اولویت بالاتری برای بقا دارند.

$$Pbest[i] = POP[i] \quad (42)$$

معیار برای تصمیم‌گیری اینکه موقعیت کدام ذره از حافظه یا بسته باقی بماند، به آسانی با پارتی غالب بسته می‌آید (برای مثال اگر موقعیت جاری بوسیله موقعیت در حافظه مغلوب شود، موقعیت در حافظه حفظ می‌شود، در غیر این صورت موقعیت جاری با موقعیت حافظه جایگزین می‌شود و اگر هیچ کدام از آن‌ها توسط دیگری مغلوب نشوند یکی از آن‌ها را به تصادف انتخاب می‌کنیم).
ز) افزایش شمارنده حلقه.

۶- شرط توقف الگوریتم رسیدن تا تعداد تکرار معینی است.
 لام به ذکر است که به منظور جلوگیری از سرعت همگرایی بالای الگوریتم، از یک عملگر جهش با احتمال کاهشی از اواپل اجرای الگوریتم استفاده کردۀ ایم که یک نمونه از آن در شکل (۵) نشان داده شده است. همچنان، فلوچارت مراحل اجرای الگوریتم MOPSOL این شکل (۶) نشان داده شده است.

لف) $i=MAX$ تا $i=0$ ذه باي

$$Pbest[i] = POP[i] \text{ (ب)}$$

۵- تا زمانی که حداقل تکرارها بدست نیامده قدم‌های زیر را نجام می‌دهیم:

لف) سرعت هر ذره با رابطه (۱۹) محاسبه می شود:

$$VEL[i] = w \times VEL[i] + c_1 r_1 (Pbest[i] - POP[i]) \\ + c_2 r_2 (REP[h] - POP[i]) \quad (19)$$

$Pbest[i]$ بهترین مکانی است که ذره i تا این لحظه پیدا کرده است. $REP[h]$ مقداری است که از مخزن گرفته می‌شود، از نجایی که همگرایی الگوریتم به شدت وابسته به پارامترهای c_1 , c_2 , w , c_3 می‌باشد، تصمیم بر آن شد تا جهت افزایش کارایی الگوریتم، پارامترها در بهترین مقدار خود تنظیم شوند. یکی از کاراترین روش‌های ارایه شده در بکارگیری پارامترهای الگوریتم، طرح تطبیقی^{۱۴} است که توسط کلرک و نیز w_{damp} کنده‌داری ایه شد [۲۲]. همچنین از یک ضربی اینرسی استفاده کردایم، روند محاسبه پارامترهای اصلی در رابطه (۲۰) شناسان شده است.

$$\gamma = \frac{2}{\phi_1 + \phi_2 - 2 + \sqrt{(\phi_1 + \phi_2)^2 - 4 \times (\phi_1 + \phi_2)}}$$

که $\phi_1 + \phi_2 = 4.1$ و $\phi_1 = \phi_2$ بهترین مقدار در $\phi_1 + \phi_2 > 4$ دست می‌آید.

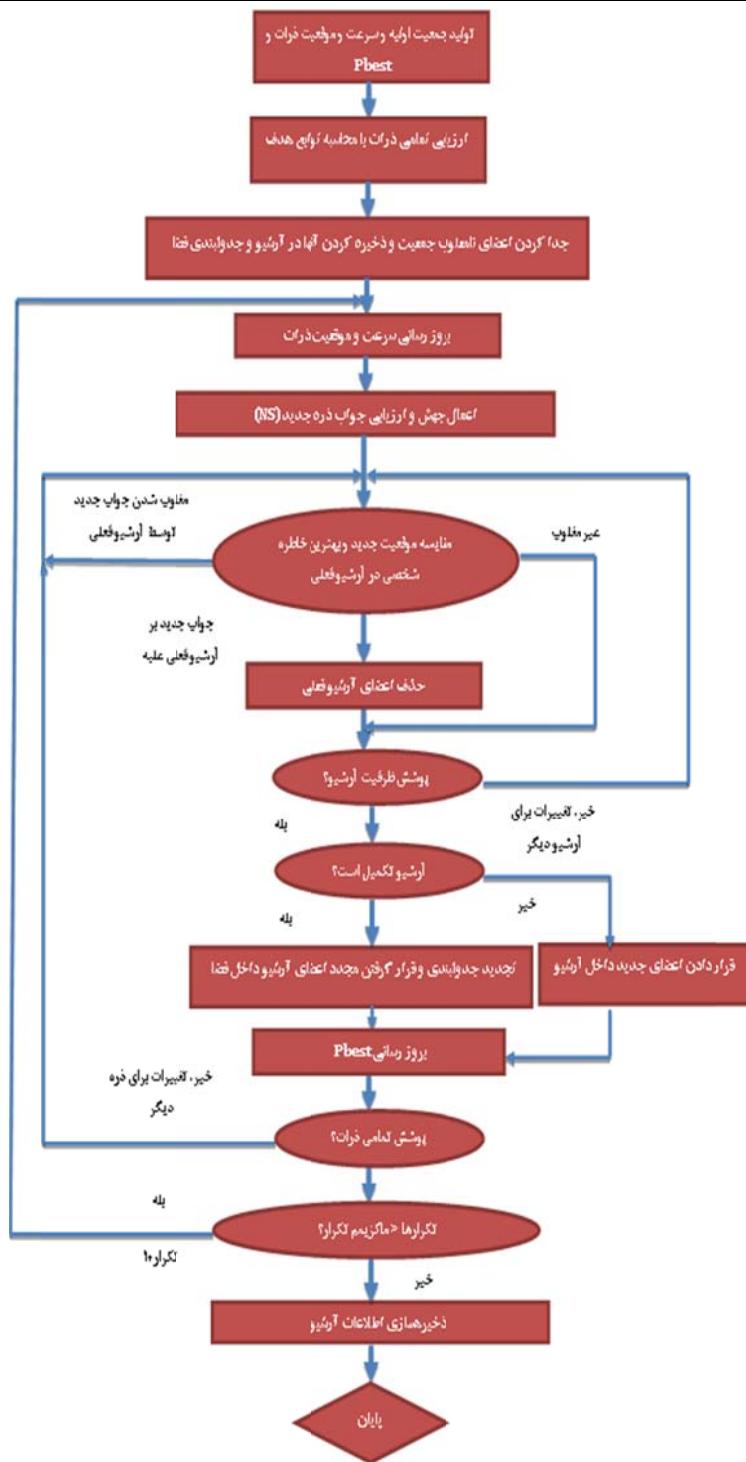
نیل با رابطه (۲۱) بروز رسانی می شود.

شکل ۴. ساختار مربوط به تامین محصولات از مراکز توزیع برای خرده‌فروشان

- ۶- عملگرهای تقاطع و جهش که از تقاطع یکنواخت جهت تولید فرزندان استفاده شده است و عملگر جهش پیشنهادی نیز مشابه شکل (۵) می باشد.
- ۷- ارزیابی فرزندان و ترکیب کردن با والدین که در این بخش مجموعه فرزندانی که از طریق عملگرهای تقاطع و جهش به وجود آمداند را مورد ارزیابی قرار داده و به هریک از فرزندان یک میزان برآزنده‌گی اختصاص می دهیم.
- ۸- مرتب کردن نامغلوب‌ها و فاصله ازدحامی و مرتب کردن جمعیت و انتخاب کروموزوم‌ها.
- ۹- در نهایت معیار توقف است که الگوریتم زمانی متوقف می شود که به ماکریم مقدار از پیش تعیین شده برسد.
- الگوریتم NSGA-II مورد استفاده عبارتند از:
- ۱- مقداردهی اولیه شامل اندازه جمعیت اولیه، احتمال عملگرهای تقاطع و جهش، و تعداد تکرار الگوریتم.
 - ۲- ساختار و ارزیابی کروموزوم که مشابه با مقداردهی اولیه جواب‌ها در الگوریتم MOPSO است.
 - ۳- مرتب‌سازی سریع نامغلوب‌ها و فاصله ازدحامی.
 - ۴- نگهداری والدین.
 - ۵- استراتژی انتخاب بر اساس عملگر مسابقه‌ای صفر و یک^{۱۵} بر مبنای درجه نامغلوب بودن و فاصله ازدحامی جواب.

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & X_{1rt} \\ 0 & 1 & \cdots & X_{2rt} \\ 1 & 0 & \ddots & X_{3rt} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 1 & \cdots & X_{Dr_t} \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{a=rand(d,r,t)} \atop \text{b=find(a<0.4)}} \begin{bmatrix} 0.71 & 0.29 & \cdots & X_{1rt} \\ 0.85 & 0.89 & \cdots & X_{2rt} \\ 0.35 & 0.96 & \ddots & X_{3rt} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0.73 & 0.07 & \cdots & X_{Dr_t} \end{bmatrix} \xrightarrow{} \begin{bmatrix} 1 & 1 & \cdots & X_{1rt} \\ 0 & 1 & \cdots & X_{2rt} \\ 0 & 0 & \ddots & X_{3rt} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & X_{Dr_t} \end{bmatrix}$$

شکل ۵. نحوه اجرای عملگر جهش پیشنهادی برای یک نمونه جواب



شکل ۶. فلوچارت الگوریتم MOPSO پیشنهادی

بهینه سازی چند هدفه می توان در نظر گرفت [۱۵]. در این بخش پنج معیار مقایسه جهت ارزیابی الگوریتم های بهینه سازی چند هدفه ارایه می شود.

این اهداف عبارتند از (۱) بیشترین گسترش^{۱۶}: این معیار که توسط Zitzler ارایه شده است [۲۳]، در مدل دو هدفه ما، برابر با فاصله اقلیدسی بین دو جواب مزدی در فضای هدف می باشد. هرچه این معیار بزرگتر باشد، بهتر است. رابطه (۲۳) رویه محاسباتی این شاخص را نشان می دهد.

$$D = \sqrt{\sum_{j=1}^m \left(\max_i f_i^j - \min_i f_i^j \right)^2} \quad (23)$$

(۲) فاصله گذاری^{۱۷}: این معیار که توسط Schott ارایه شد [۲۴]، میزان فاصله نسبی جواب های متوالی را با استفاده از رابطه (۲۴) محاسبه می کند.

$$S = \sqrt{\frac{1}{|n-1|} \sum_{i=1}^n \left(d_i - \bar{d} \right)^2} \quad (24)$$

فاصله اندازه گیری شده برابر با کمترین مقدار مجموع قدر مطلق تفاضل در مقادیر توابع هدف بین نامین جواب و جواب های واقع در مجموعه نامغلوب نهایی است. قابل ذکر است که این معیار هرچه کمتر باشد مطلوب تر است.

(۳) تعداد جواب های پارتولو^{۱۸}: مقدار معیار NOS نشان دهنده تعداد جواب های بهینه پارتولو هستند که در هر الگوریتم می توان یافت [۲۵].

(۴) فاصله از جواب ایده آل^{۱۹}: از آنجایی که در مباحث چند هدفه مبتنی بر رویکرد پارتولو، یکی از اهداف، فرونت های هرچه نزدیکتر به مبدأ مختصات است لذا این معیار فاصله فرونت ها را از بهترین مقدار جمعیت محاسبه می کند [۲۵].

(۵) زمان اجرای الگوریتم: زمان اجرای الگوریتم یکی از مهم ترین شاخص ها در کارایی هر الگوریتم فرا ابتکاری است. بعد از تعریف معیارهای استاندارد مقایسه الگوریتم های چند هدفه مبتنی بر پارتولو، در جدول (۴) معیارهای اندازه گیری مسئله آزمایشی تولید شده محاسبه شده اند. همانطور که ملاحظه می گردد میانگین شاخص ها در معیارهای Spacing و NOS Time برای الگوریتم MOPSO از مطلوبیت بهتری برخوردار است، و میانگین شاخص ها در معیارهای Diversity و MID، الگوریتم NSGA-II مطلوب تر است. به منظور تجزیه و تحلیل دقیق تر، خروجی الگوریتم ها به صورت آماری و به کمک تحلیل واریانس و آزمون χ^2 مورد بررسی قرار گرفته است. بدین منظور خروجی تحلیل

۵. تجزیه و تحلیل نتایج

به منظور حل مدل پیشنهادی، دو الگوریتم فرا ابتکاری حل مسائل چند هدفه بر مبنای رویکرد پارتولو شامل الگوریتم بهینه سازی اجتماع ذرات چند هدفه (MOPSO) و الگوریتم زتیک مرتب سازی نامغلوب (NSGA-II) ارایه شده است. در این بخش نتایج بدست آمده از پیاده سازی روش های حل پیشنهادی بر روی مسائل آزمایشی تولید شده مورد تجزیه و تحلیل قرار گرفته است. آزمایشات بر روی ۱۵ مسئله آزمایشی تولید شده در سه دسته سایز کوچک، متوسط و بزرگ با $P=3, D=2, R=4, J=2$ و $P=5, D=4, R=6, I=4$ و $I=9$ از ۱۳ منطقه مشتری در سایز متوسط، $D=6, R=9, I=5$ و $P=8$ و $J=14$ از ۱۸ منطقه مشتری در سایز بزرگ و همگی در ۶ دوره زمانی اجرا شده است. به منظور پیاده سازی مسائل، پارامترهای ورودی در جدول (۱) نشان داده شده است. پارامترهای الگوریتم های پیشنهادی نیز با اجرای های متواലی مطابق جداول (۲) و (۳) تنظیم گردیده اند. کلیه الگوریتم های پیشنهاد شده با نرم افزار MATLAB (Version 10.0, R2010a) بر نامه نویسی شده و بر Intel® i5 Core™ اجرا شده است.

جدول ۱. پارامترهای ورودی به منظور پیاده سازی مسائل

پارامتر	تابع توزیع	پارامتر	تابع توزیع
DE_{crit}	Uniform(400,600)	CT_{drift}	Uniform(12,20)
CT_{pdit}	Uniform(12,20)	CP_{drift}	Uniform(90,140)
CP_{pdit}	Uniform(60,100)	CH_{rit}	Uniform(12,18)
CP_{pit}	Uniform(20,30)	CT_{rcit}	Uniform(8,12)
CH_{pit}	Uniform(12,18)	CSE_{pit}	Uniform(5,10)
CH_{dit}	Uniform(12,18)		

جدول ۲. پارامترهای تنظیم شده

تعداد نسل	اندازه جمعیت	نرخ جهش	نرخ تقاطع
NSGA-II	۰/۸۵	۰/۱	۱۰۰

جدول ۳. پارامترهای تنظیم شده MOPSO

MOPSO	اندازه W_{damp}	تعداد نسل	اندازه جهش	نرخ جهش	اندازه آرشیو
	۰/۹۹	۰/۱	۵۰	۱۵۰	۵۰

۵-۱. معیارهای اندازه گیری برای مقایسه نتایج

در ادامه معیارهای استاندارد مقایسه الگوریتم های چند هدفه چند هدفه با رویکرد پارتولو ارایه می شود. به طور کلی برخلاف بهینه سازی تک هدفه دو معیار اصلی شامل حفظ تنوع در بین جواب های پارتولو و همگرایی به مجموعه جواب های پارتولو را برای

حاکی از عدم تفاوت معنی دار بین الگوریتم‌هاست. همچنین جهت مقایسه نهایی الگوریتم‌ها در شاخص‌های ارائه شده، از روش تاپسیس به منظور رتبه بندی دو الگوریتم استفاده کرده ایم [۲۶]. لازم به ذکر است که وزن تمامی شاخص‌ها یکسان در نظر گرفته شده است. جداول (۵)، (۶) و (۷) نشان دهنده مراحل مختلف روش تاپسیس جهت انتخاب گزینه نهایی می‌باشند که نتایج حاکی از برتری الگوریتم MOPSO پیشنهادی در مقایسه با الگوریتم NSGA-II است.

واریانس به صورت P-Value‌های بدست آمده گزارش شده است. مطابق با ان مقادیر P-Value برای شاخص‌های Spacing، NOS، MID، Diversity، Time به ترتیب برابر با $0/993$ ، $0/61$ ، $0/942$ و $0/226$ و $0/758$ است که با توجه به مقدار سطح معنادار بودن در نظر گرفته شده ($\alpha=0/05$) فرض برابری میانگین‌ها در شاخص‌ها رد نشده و تفاوت معنادار بین الگوریتم‌ها وجود ندارد و هر دو الگوریتم می‌توانند در این معیارها رقبت کرده و انتخاب شوند. نتایج نمودار جعبه ای نشان داده شده در شکل (۷)

جدول ۴. نتایج محاسباتی معیارهای مقایسه الگوریتم‌های MOPSO و NSGA-II

مسئله	NSGA-II					MOPSO				
	Spacing	Diversity	MID	NOS	Time	Spacing	Diversity	MID	NOS	Time
۱	۷۸۳۵۷۴/۸۳	۶۸۴۹۲۷/۰۴	۱۴۹۶۰۲۵۲/۱۶	۷	۱۲۳/۱	۳۹۱۰۱/۷۸	۷۱۶۹۸۶۵/۰۲	۱۶۸۳۴۸۹۱/۶۸	۲۴	۶۵/۷
۲	۲۴۷۹۶۷۱/۴۴	۱۸۹۵۹۶۷۹/۲۸	۱۹۳۱۴۱۸۴/۵۳	۲۷	۱۳۵/۷	۸۵۸۴۸۴/۹۸	۶۰۸۴۲۲۶۵/۱۱	۲۷۷۵۷۹۳۸/۱۷	۳۸	۷۲/۲
۳	۴۷۱۶۶۴/۰۴	۶۶۵۰۷۱۷/۱۱	۱۶۲۷۶۲۸۴/۹۱	۲۵	۱۲۱/۸	۳۹۵۵۳۶/۹۹	۷۷۶۷۳۹۲/۱۴	۲۰۱۶۹۲۷۷/۹۶	۱۹	۷۰/۸
۴	۸۰۱۸۱۳/۷۲	۵۰۷۴۰۱۰۰/۰۹	۲۳۰۱۵۸۶۱/۱۴	۲۲	۱۲۹/۸	۹۱۴۹۴۸۸/۱۸	۱۴۸۳۷۸۸۴/۴۳	۱۸۰۱۳۳۱۱/۸۴	۳۸	۷۳/۳
۵	۹۷۷۹۹۸/۶۵	۲۸۰۵۱۱۰۴/۷۷	۲۳۱۰۰۲۸/۴۴	۳۹	۱۳۰/۹	۱۰۰۷۱۴۰/۰۱	۴۵۹۲۲۹۳۵/۶۵	۲۶۹۸۷۰۱۹/۷۷	۴۹	۷۵/۵
۶	۵۷۹۱۰۰/۳۱	۵۲۱۸۶۷۹/۰۱	۸۸۰۷۲۸۴۴/۲۶	۱۶	۳۴۵/۸	۱۷۲۰۷۰/۳۵	۷۴۸۱۶۸۱/۰۱	۸۹۲۸۴۷۰۹/۰۷	۱۶	۱۷۸/۴
۷	۷۲۴۰۸۱۶/۳۳	۲۵۶۸۲۳۷۴۸/۶۵	۱۳۱۹۶۵۵۴۶/۸۵	۵۰	۴۲۰/۸	۳۷۱۷۸۵۶/۳۰	۲۵۹۲۷۱۱۲۵/۸۴	۱۴۵۶۱۵۷۴۲/۴۷	۵۰	۲۵۲/۴
۸	۷۲۴۴۱۷۶/۸۴	۴۵۷۹۷۸۹۴۶/۳۹	۱۹۶۴۱۹۶۷۴/۶۹	۵۰	۳۹۴/۱	۱۱۳۲۵۲۵۹/۹۹	۴۳۹۲۶۲۳۶۳/۴۱	۱۷۷۰۵۰۰۳۹/۵۰	۳۹	۲۵۴/۶
۹	۳۹۲۰۶۲/۳۰	۴۴۰۹۱۴۵/۰۱	۱۰۱۰۹۰۶۳۷/۴۶	۵	۳۰۹/۷	۱۱۱۷۷۶۱/۰۵	۲۴۰۰۶۷۷/۰۲	۱۰۵۲۰۷۹۹۳/۵۹	۶	۱۸۲/۸
۱۰	۱۲۴۰۲۶۵/۰۳	۱۵۷۲۳۶۳۶/۱۳	۱۰۱۴۲۴۳۱۷/۵۸	۲۶	۴۹۳/۵	۶۷۴۲۳۷/۴۶	۱۹۰۲۹۶۷۵/۱۷	۱۰۳۶۸۳۴۸۵/۷۶	۲۲	۱۷۸/۴
۱۱	۶۳۰۱۲۴/۸۸	۱۵۸۶۳۴۴۷/۳۱	۲۲۳۸۰۸۸۴۴/۰۳	۲۵	۶۲۲/۶	۳۶۰۰۱۷/۳۰	۲۳۸۳۱۱۷۴/۱۳	۲۴۲۹۰۴۱۷۲/۵۷	۲۵	۳۹۰/۱
۱۲	۲۹۳۰۸۱۵۰/۹	۱۰۰۰۵۸۳۱۱۸/۷	۴۸۴۳۸۶۷۸/۰۶۲	۵۰	۷۲۵/۳	۸۱۷۷۲۱۵۸/۰۵	۱۰۰۴۹۱۳۵۳۷/۶	۴۹۲۹۱۹۶۱۶/۵۷	۴۳	۶۷۹/۶
۱۳	۴۶۱۳۵۹۷/۴۷	۳۳۵۰۷۴۹۱۹/۱۳	۲۹۴۱۸۴۴۲۶/۵۹	۴۳	۶۱۶/۳	۱۴۲۵۸۹۰۷/۵۷	۱۷۷۹۴۷۲۲۸/۴۳	۲۹۱۲۹۱۱۳۹/۲۲	۴۶	۶۳۵/۱
۱۴	۵۵۳۲۲۹/۸۱	۱۲۶۰۷۵۸۳/۰۱	۲۷۰۸۳۹۷۱۳/۴۲	۲۰	۴۹۸/۲	۴۶۱۰۴۳/۶۶	۲۰۵۸۰۱۳۹/۰۱	۲۷۶۰۶۱۱۲۳/۷۸	۱۲	۵۱۱/۹
۱۵	۱۳۸۵۶۱۶۶/۴	۱۶۷۰۷۵۹۷/۰۳	۲۷۶۶۵۳۴۸۵/۹۵	۱۶	۴۸۳/۹	۱۱۶۹۶۲۱/۰۷	۱۲۷۳۱۲۰۳۱/۰۱	۲۸۷۵۴۲۶۱۶/۱۹	۱۹	۴۹۹/۸
میانگین	۴۰۹۴۰۲۱/۲۲	۱۴۸۷۵۵۰۲۲/۲۴	۱۵۱۰۴۲۱۹۷/۱۸	۲۸/۰۷	۳۷۰/۱	۳۶۹۳۹۴۰/۲۶	۱۴۷۹۰۴۶۶۵/۰۱	۱۵۴۷۵۴۸۷۱/۸۸	۲۹/۷۳	۲۷۴/۷

جدول ۵. ماتریس تصمیم مسئله

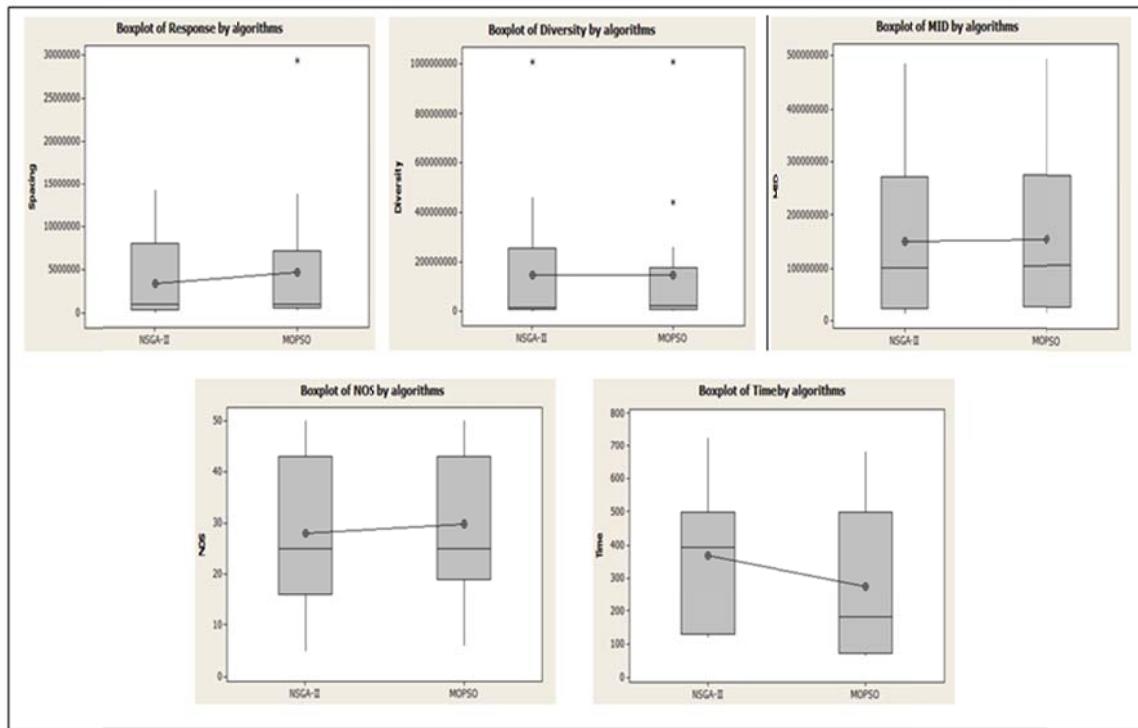
Algorithm	Spacing	Diversity	MID	NOS	Time
NSGA-II	۴۰۹۴۰۲۱/۲۲	۱۴۸۷۵۵۰۲۲/۲۴	۱۵۱۰۴۲۱۹۲/۱۸	۲۸/۰۷	۳۷۰/۱
MOPSO	۳۶۹۳۹۴۰/۲۶	۱۴۷۹۰۴۶۶۵/۰۱	۱۵۴۷۵۴۸۷۱/۸۸	۲۹/۷۳	۲۷۴/۷

جدول ۶. ماتریس نرمال شده وزن دار

Algorithm	Spacing	Diversity	MID	NOS	Time
NSGA-II	۰/۱۴۸۴۹	۰/۱۴۱۸۲	۰/۱۳۹۶۹	۰/۱۳۷۳۰۳	۰/۱۶۰۵۹۶
MOPSO	۰/۱۳۳۹۷۹	۰/۱۴۱۰۱۵	۰/۱۴۳۱۳۱	۰/۱۴۵۴۲۲	۰/۱۱۹۲۰۰

جدول ۷. فاصله از ابده آل مثبت و منفی، محاسبه فاصله نسبی تا بدترین گزینه و رتبه بندی الگوریتمها

Algorithm	d_1^+	d_1^-	CL	Ranking
NSGA-II	۰/۰۴۴۶	۰/۰۰۳۵	۰/۰۷۳۴	۲
MOPSO	۰/۰۰۳۵	۰/۰۴۴۶	۰/۹۲۶۶	۱



شکل ۷. نمودار جعبه ای مقایسه فواصل اطمینان معیارها

پی‌نوشت

1. Supply chain management
2. Logistic Warehouses
3. Production-distribution planning problem
4. Spanning Tree
5. Production Distribution Planning Decision
6. Multi-objective Particle Swarm Optimization
7. Non-dominated Sorting Genetic Algorithm
8. Fronts
9. Trade-off
10. Fast non-dominated sorting (FNDS)
11. crowding distance (CD)
12. Structure
13. Solutions
14. Adaptive version
15. Binary tournament selection operator
16. Maximum Spread or Diversity
17. Spacing
18. Number of Pareto Solution (NOS)
19. Mean Ideal Distance (MID)

۶. نتیجه‌گیری و پیشنهادات آتی

در این تحقیق، یک مدل دو هدفه برای مسئله برنامه ریزی یکپارچه تولید- توزیع در یک زنجیره تامین چهار سطحی با چندین محصول و در چندین دوره زمانی ارائه گردید. اهداف علاوه بر کمینه کردن کل هزینه‌های زنجیره، مقدار فروش از دست رفته محصولات در صورت کمبود برای مشتریان را به حداقل می‌رساند. با توجه به NP-hard بودن مسئله از دو الگوریتم فرا ابتکاری مبتنی بر پارتو استفاده شده است. یک الگوریتم بهینه سازی اجتماعی ژرات چند هدفه (MOPSO) (رانه گردیده و عملکرد آن با الگوریتم NSGA-II در مسائل با سایزهای مختلف مقایسه شده است. نتایج حاکی از عملکرد الگوریتم پیشنهادی MOPSO در مقایسه با الگوریتم دیگر است. جهت پیشنهادات آتی می‌توان مسئله مسیریابی وسایل نقلیه را به منظور حمل و نقل بهینه محصولات در سطوح مختلف را در زنجیره تامین پیشنهادی پیاده سازی کرد. همچنین جهت حل مسئله از الگوریتم‌های چند هدفه دیگری نیز استفاده نمود.

- planning problem, Central European Journal of Operation Research, (2011), Vol. 19, No. 4,pp. 547-569.
- [13] AshokaVarthan P, Murugan N, Mohan Kumar G, Parameswaran S. Development of simulation-based AHP-DPSO algorithm for generating multi-criteria production-distribution plan, International Journal Advanced Manufacturing Technology, (2012), Vol. 60, No. 1,pp. 373-396.
- [14] Liu S, Papageorgiou LG. Multi objective optimization of production, distribution and capacity planning of global supply chains in the process industry, Omega, (2013), Vol. 41, No. 2,pp. 369-382.
- [15] Deb K. Multi-objective optimization using evolutionary algorithms, Chichester, UK, Wiley, (2001).
- [16] Deb K, Agrawal S, Pratap A, 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, (2000), pp. 849-858.
- [17] Kennedy J, Eberhart RC. Particle Swarm optimization, Proceedings of the IEEE International Conferenceon Neural Networks, IV. Piscataway, NJ, IEEE Service Center, (1995), pp. 1942-1948.
- [18] Behroozi M, Eshghi K. A new hybrid particle swarm optimization for job shop scheduling problem, International Journal of Industrial Engineering and Production Management, (2009), Vol. 20, No. 2,pp.57-75.
- [19] Ranjbar-Bourani M, Tavakkoli-Moghaddam R, Amoozad-Khalili H, HashemianS. Applying scatter search algorithm based on TOPSIS to multi-objective cellular manufacturing system design, International Journal of Industrial Engineering and Production Management, (2010), Vol. 21, No. 2,pp.11-21.
- [20] Amiri N, Tavakkoli-Moghaddam R, Gholipour-Kanani Y, Torabi S. Modellinga novel multi-objective open-shop scheduling problem and solving by a scatter search method, International Journal of Industrial Engineering and Production Management, (2012), Vol. 23, No. 2,pp.153-164.
- [21] CoelloCoello CA, Pulido GT, Lechuga MS. Handling multiple objectives with particle swarm optimization, IEEE Transactions on Evolutionary Computation, (2004), Vol. 8, No. 3,pp. 256-279.
- مراجع
- [1] Chopra S, Meindle P. Supply chain management-strategy, Planning and Operation, 2nd Ed,Prentic Hall, (2004).
 - [2] Ballou RH. Business Logistics/Supply Chaun Management, Perentic Hall, (2004).
 - [3] Simchi-Levi D, Kaminsky P, Simchi-Levi E. Designing and Managing the Supply Chain Concepts, Strategies, and Case Studies, McGraw-Hill, Boston, (2000).
 - [4] Lee YH, Kim SH. Production-distribution planning in supply chain considering capacity constraints, Computers and Industrial Engineering, (2002), Vol. 43, No. 1,pp. 190-196.
 - [5] Fahimnia B, ZanjiraniFarahani R, Marian R, Luong L. A review and critique on integrated production-distribution planning models and techniques, Journal of Manufacturing Systems, (2013), Vol. 32, No. 1,pp. 1-19.
 - [6] Cohen MA, Lee HL. Strategic analysis of integrated production-distribution systems: models and methods, Operations Research, (1988), Vol. 36, No. 2,pp. 216-228.
 - [7] Chandra P, Fisher ML. Coordination of production and distribution planning, European Journal of Operational Research, (1994), Vol. 72, No. 1,pp. 503-517.
 - [8] Flipo CH, Finke G. Integrated model for an industrial production-distribution problem, IIE Transaction, (2001), Vol. 33, No. 9,pp. 705-715.
 - [9] Syarif A, Yun SY, Gen M. Study on multi-stage logistic chain network: a spanning tree-based genetic algorithm approach, Computers and Industrial Engineering, (2002), Vol. 43, No. 1,pp. 299-314.
 - [10] Chan FTS, Chung SH, Wadhwa S. A hybrid genetic algorithm for production and distribution, Omega-International Journal of Management Science, (2005), Vol. 33, No. 4,pp. 345-355.
 - [11] Kazemi A, FazelZarandi MH, MoattarHusseini SM. A multi-agent system to solve the production-distribution planning problem for a supply chain: a genetic algorithm approach, International Journal of Advanced Manufacturing Technology, (2009), Vol. 44, No. 1,pp. 180-193.
 - [12] Jolai F, Razmi J, Rostami NKM. A fuzzy goal programming and meta heuristic algorithms for solving integrated production: distribution

- [22] Clerc M, Kennedy J. The particle swarm-explosion, stability, and convergence in a multi-dimensional complex space, *IEEE Transaction on Evolutionary Computation*, (2002), Vol. 6, No. 1,pp. 58-73.
- [23] Zitzler E, Thiele L. Multiobjective optimization using evolutionary algorithms a comparative case study, In A.E. Eiben, T. Back, M. Schoenauer and H.P. Schwefel (Eds.), *Fifth International Conference on Parallel Problem Solving from Nature (PPSN-V)*, Berlin, Germany, (1998), pp. 292-301.
- [24] Schott JR. Fault tolerant design using single and multicriteria genetic algorithms optimization, Master's thesis, Department of Aeronautics and Astronautics, Massachusetts Institute of Technology, Cambridge, MA, (1995).
- [25] Rahmati SH, Zandieh M, Yazdani M. Developing two multi-objective evolutionary algorithms for the multi-objective flexible job shop scheduling problem, *International Journal Advanced Manufacturing Technology*, (2013), Vol. 64, No. 5,pp. 915-932.
- [26] Mashreghi H, Nahavandi N, Amin Naseri M. Prioritizing of production fields in machinery industries by TOPSIS and AHP methods for preparing Iran accession plan to world trade organization (WTO), *International Journal of Industrial Engineering and Production Management*, (2011), Vol. 22, No. 2,pp. 127-143.