

# ارائه‌ی مدل و الگوریتم ابتکاری سازنده برای مسئله‌ی مسیریابی موجودی چندمحصولی - چنددوره‌یی کمبوددار با پنجره‌ی زمانی

پرویز فتاحی\* (دانشیار)

گروه مهندسی صنایع، دانشکده مهندسی، دانشگاه الزهراء،

حسام پزند (کارشناس ارشد)

گروه مهندسی صنایع، دانشگاه بوعلی سینا همدان

مهندسی صنایع و مدیریت شریف، تابستان ۱۳۹۵ (دوره‌ی ۱ - ۳۲، شماره‌ی ۱/۱، ص. ۱۱۱-۹۹)

امروزه شرکت‌ها به ایجاد یکپارچگی منظمی در تمام فرایندهای تولیدی نیازمندند. مدیریت زنجیره‌ی تأمین، فرصت‌هایی برای یکپارچه‌سازی و مدیریت درون شرکتی و بین شرکتی پیشنهاد می‌کند. در این مطالعه بر آن بخش از زنجیره‌ی تأمین که توأمان به حمل و نقل بین تأمین‌کننده و مشتری و مدیریت موجودی مشتری، در قالب حل نوعی از مسئله‌ی مسیریابی موجودی می‌پردازد، متمرکز می‌شویم. مدل پیشنهادی مسئله با در نظر گرفتن چندمحصولی بودن تقاضای مشتری و با هدف کمینه‌کردن مجموع هزینه‌های حمل و نقل، نگهداری موجودی، کمبود و دیرکرد موعد تقاضا، در فضای مدل خطی ترکیبی با عدد صحیح ارائه‌ی می‌شود. با توجه به ماهیت پیچیده مسئله که آن را در زمره‌ی مسائل NP-Hard قرار می‌دهد، یک الگوریتم ابتکاری سازنده برای حل مدل پیشنهاد می‌شود و نتایج عددی آن با نتایج دو روش حل دقیق و الگوریتم ژنتیک پیشنهادی مقایسه می‌شود. نتایج عددی حاصله نشان‌گر کارایی الگوریتم پیشنهادی است.

واژگان کلیدی: مسیریابی موجودی، چندمحصولی، مدل خطی ترکیبی عدد صحیح، الگوریتم ابتکاری سازنده، الگوریتم ژنتیک.

## ۱. مقدمه

در دنیای رقابتی امروز، ویژگی محیط‌های جدید تولیدی و طبیعت مشتریان چنان است که شیوه‌های سابق مدیریت تولید -- که یکپارچگی کم‌تری در فرایندهای تولیدی -- کارایی چندانی ندارند و امروزه شرکت‌ها موظف به ایجاد یکپارچگی منظمی در تمام فرایندهای تولیدی، از ماده خام تا مصرف‌کننده‌ی نهایی، هستند. مدیریت زنجیره‌ی تأمین فرصت‌هایی برای حصول تشدید مثبت در یکپارچه‌سازی و مدیریت درون شرکتی و بین شرکتی پیشنهاد می‌کند. در واقع مدیریت زنجیره‌ی تأمین مجموعه‌یی از رویکردهای مؤثرتر برای یکپارچگی تأمین‌کننده‌ها، تولیدکننده‌ها، انبارها و فروشگاه‌هاست که موجب می‌شود کالاها در مقدار درست، در مکان درست و در زمان درست، تولید و توزیع شوند و هدف آن کمینه‌سازی هزینه‌های کل سیستم، در حین ارضاء سطح سرویس نیازمندی‌های مشتریان است. هدف کلی مدیریت زنجیره‌ی تأمین، یکپارچه کردن واحدهای سازمانی و هماهنگ کردن جریان مواد و اطلاعات پولی، و در نهایت بیشینه‌سازی ارزش تولید شده‌ی کالا یا خدمات برای تمامی طرفین تأثیرگذار است.

\* نویسنده مسئول

تاریخ: دریافت ۱۳۹۳/۴/۳، اصلاحیه ۱۳۹۳/۶/۲۵، پذیرش ۱۳۹۳/۷/۵.

در این نوشتار بر آن بخش از زنجیره‌ی تأمین متمرکز می‌شویم که به حمل و نقل بین تأمین‌کننده و مشتری و همچنین به مدیریت موجودی مشتری می‌پردازد. «مسیریابی موجودی» (IRP)<sup>۱</sup> مسئله‌ی چالش‌برانگیزی است که در سیستم‌های توزیع گوناگونی رخ می‌دهد، و مدیریت همزمان کنترل موجودی و مسیریابی وسیله‌ی نقلیه (VRP)<sup>۲</sup> سازمان‌هایی را شامل می‌شود که دارای یک یا چند انبار هستند و عهده‌دار بازسازی مجموعه مشتریانی هستند که از نظر جغرافیایی پراکنده‌اند.

مسئله‌ی VRP با افق زمانی تک دوره‌یی و ظرفیت نامحدود وسیله‌ی نقلیه، به مسئله‌ی فروشنده‌ی دوره‌گرد (TSP)<sup>۳</sup> تبدیل می‌شود. با توجه به این که مطالعات پیشین نشان از NP-Hard بودن مسئله‌ی TSP دارد،<sup>۱</sup> می‌توان نتیجه گرفت مسئله‌ی IRP نیز قویا NP-Hard است.

در مسئله‌ی VRP تصمیم‌های مسیریابی در پایان هر دوره مبتنی بر سفارشات ثابت مشتریان است. اما در IRP، سفارشات مشتری با رویکرد مدیریت موجودی توسط فروشنده (VMI)<sup>۴</sup> تأمین می‌شود. در این سیستم، سفارشات توسط مشتری انجام نمی‌گیرد بلکه تصمیم‌گیری‌های مسیریابی با توجه به وضع موجودی مشتریان و توسط تأمین‌کننده که خود وابسته به الگوهای تقاضای دوره‌یی مشتری است، تحمیل می‌شود. در رویکرد مدیریت موجودی توسط فروشنده (VMI)، تأمین‌کننده

چون اطلاعات بهتری درباره‌ی وضعیت موجودی و تقاضا در اختیار دارد، می‌تواند در مورد زمان تأمین موجودی مشتری تصمیم بهینه بگیرد. همچنین باعث می‌شود که برنامه‌ی تولید تأمین‌کننده بهتر شود. علاوه بر این وقتی تأمین‌کننده ظرفیت اندکی دارد، سیستم VMI به او اجازه می‌دهد تحویل را بدون آن که فروش از دست رفته‌یی برای مشتری ایجاد شود، به تأخیر اندازد.

اولین مطالعات چاپ شده در خصوص IRP اساساً به تغییر مدل طراحی شده برای VRP و هیوریستیک توسعه داده شده با در نظر گرفتن هزینه‌ی موجودی اختصاص داشته است. مطالعه‌ی پایه‌یی بل و همکارانش<sup>[۱]</sup> فقط هزینه‌ی حمل و نقل را شامل می‌شود و طی آن تقاضا تصادفی است و باید سطحی از موجودی مشتری تأمین شود. فدرجرون و زیپکین<sup>[۲]</sup> روش ابتکاری مسئله‌ی فیشر و جایکومار<sup>[۳]</sup> را برای مطابقت هزینه‌های موجودی و کمبود در یک فضای تقاضای تصادفی اصلاح کردند. بلومند و همکارانش<sup>[۴]</sup> هزینه‌های توزیع، موجودی و آماده‌سازی را برای تولید در نظر گرفتند. برنز و همکارانش<sup>[۵]</sup> مبادلات بین هزینه‌های حمل و نقل و موجودی را با استفاده از یک هزینه‌ی سفر تقریبی تحلیل کردند. انیلی و فدرجرون<sup>[۶]</sup> اولین الگوریتم خوشه‌بندی برای IRP را ارائه دادند. بیشتر کاربردهای مسئله‌ی IRP در زمینه‌ی لجستیک ناوگان دریایی با نام مدیریت موجودی و مسیریابی کشتی بوده است. مرور این‌گونه مسائل توسط رن<sup>[۸]</sup> و کریستینسن<sup>[۹]</sup> فراهم شد. از کاربردهای غیردریایی IRP، می‌توان به توزیع گاز توسط تانکرها،<sup>[۱۰]</sup> توزیع جاده‌یی اجزای اتومبیل<sup>[۱۱]</sup> و اقلام فاسدشدنی<sup>[۱۲]</sup> اشاره کرد.

با توجه به این که مسئله‌ی IRP قویاً NP-hard است، در بیشتر مقالات حوزه‌ی IRP از روش‌های ابتکاری برای حل مسئله بهره‌گیری شده است. در این جست‌وجوها غالباً فضای جواب با استفاده از ساختار همسایگی از قبیل تعویض و معمولاً تجزیه‌ی IRP به زیر مسئله‌ی سلسله‌مراتبی شکل گرفته، و جواب هر زیرمسئله در گام بعدی مورد استفاده قرار می‌گیرد. به طور مثال می‌توان به روش ابتکاری تخصیص<sup>[۱۳]</sup> الگوریتم تعویض<sup>[۱۴]</sup> و تبدلات مبتنی بر هزینه‌های تعویض<sup>[۱۵]</sup> اشاره کرد. محققین با در نظر گرفتن سفارش عقب‌افتاده، روش ابتکاری سازنده‌یی<sup>[۱۶]</sup> ارائه دادند و بعدها به بازنگری در آن<sup>[۱۷]</sup> پرداختند.

در بعضی از نسخه‌های IRP، چندین محصول به یکباره مورد رسیدگی قرار می‌گیرد. اسپرانزا و یوکویچ<sup>[۱۷، ۱۶]</sup> جریان چندمحصولی را -- وقتی که تعداد فرکانس تحویل از پیش تعیین شده باشد -- در حالت تک‌مشتری مطالعه کردند، و بعدها آن را برای رسیدگی به چند مشتری توسعه دادند.<sup>[۱۸]</sup> همچنین یک روش ابتکاری دوفازی برای حل نسخه‌ی چندمحصولی IRP ارائه شد.<sup>[۱۹]</sup> در مطالعه‌یی دیگر<sup>[۲۰]</sup> حالت خاصی از چندکالایی ارائه شد که طی آن انواع مختلف سوخت برای یک مجموعه از مشتریان با وسیله‌های نقلیه‌ی چندکوپه‌یی تحویل می‌شود. این مسئله با روش ابتکاری VNS برای نمونه‌های کوچک حل شد. در مطالعه‌ی تسهیلات چند به چند<sup>[۲۱]</sup> یک فرمول MILP برای حالت چندکالا و چند انبار ارائه شد که نتیجه‌ی محاسبات انجام شده در آن حاکی از محدودیت روش در نمونه‌های حتی کوچک است. نمونه‌یی با فرض فقط دو وسیله‌ی نقلیه، دو محصول، دو تأمین‌کننده، سه مشتری و سه دوره زمانی در هشت ساعت زمان محاسبه به بهینگی نمی‌رسد.

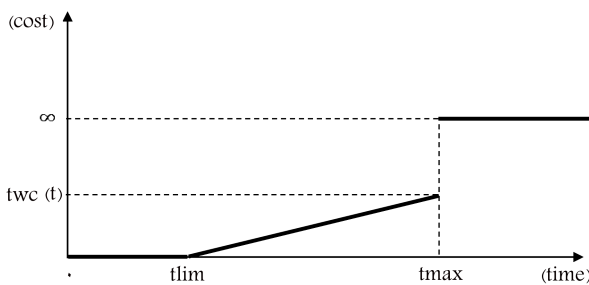
با توجه به پیشینه‌ی تحقیق و روند مطالعه‌ی مقالات طی سه دهه‌ی گذشته، استفاده از «پنجره زمانی» در مسئله‌ی مورد بررسی بسیار محدود است و در اندک مطالعات، ویژگی پنجره زمانی از نوع سخت یا به صورت مدل غیرخطی ارائه شده است.<sup>[۲۲]</sup> همچنین تعداد مطالعاتی که در مواجهه با این مسئله به رویکرد چندمحصولی پرداخته‌اند، اندک بوده است. در نتیجه به دلیل ضرورت نزدیک کردن مسئله به فضای عملی و کاربردی، در نوشتار حاضر به توسعه‌ی مدل مسیریابی

موجودی چندمحصولی در قالب یک مدل برنامه‌ریزی خطی ترکیبی عدد صحیح با در نظرگیری همزمان هزینه‌های حمل و نقل، نگهداری موجودی، کمبود (سفارش عقب افتاده) و دیرکرد موعد تقاضا می‌پردازیم.

## ۲. تعریف مسئله و ارائه‌ی مدل ریاضی

مسئله‌ی MP-IRPB-TW عهده‌دار تعیین مسیریاب‌های نقلیه، مقدار و زمان تحویل محصول هر مشتری در طول یک دوره زمانی مجزا و محدود با هدف کمیته‌سازی توأمان هزینه‌های حمل و نقل، نگهداری موجودی، کمبود و دیرکرد موعد تحویل مشتری است، با این فرض که در تحویل تقاضای محصولات مشتری شکست ایجاد نشود. مسئله‌ی مورد بررسی، مسئله‌ی مسیریابی موجودی با یک سیستم توزیع است که از یک انبار چندمحصولی با اندیس صفر و تعدادی مشتری که به لحاظ جغرافیایی پراکنده‌اند با اندیس  $i = \{1, \dots, N\}$  تشکیل شده است. هر مشتری  $i$  از محصول  $p = \{1, 2, \dots, P\}$  با وزن  $w^p$  در هر دوره زمانی  $t$  (روز - هفته) دارای تقاضای متفاوت، قطعی و ثابت  $d_{it}^p$  است. تحویل به مشتریان توسط وسیله‌ی نقلیه همگن به تعداد  $V$  و ظرفیت  $q_v$  صورت می‌گیرد. مسیریاب‌های نقلیه در ابتدای هر دوره از انبار شروع و نیز در پایان دوره به انبار ختم می‌شود. هر مشتری  $i$  می‌تواند به اندازه‌ی ظرفیت انبار محلی  $(C_i)$  موجودی نگاهدارد. سیاست موجودی این مسئله مبتنی بر سیاست بیشینه سطح (ML)<sup>۵</sup> است. در سیاست بیشینه سطح، مقدار تحویل انعطاف‌پذیر است اما حد آن توسط ظرفیت انبار در دسترس هر مشتری مشخص می‌شود. هزینه‌ی هر واحد نگهداری محصول  $p$  از مشتری  $i$  در هر دوره را با  $h_i^p$  نشان می‌دهیم. فرض می‌شود که انبار اصلی در هر دوره می‌تواند تقاضای محصولات تمامی مشتریان را تأمین کند. هزینه‌ی هر واحد کمبود تقاضا برای محصولات مشتری  $i$  را با  $\pi_i$  نشان می‌دهیم. دوره‌ی زمانی این مسئله محدود است و از  $T$  دوره مجزا تشکیل می‌شود. هزینه‌ی حمل و نقل شامل  $f_{vt}$  -- هزینه‌ی ثابت وسیله‌ی نقلیه‌ی استفاده شده توسط وسیله‌ی نقلیه‌ی  $v$  در دوره‌ی  $t$  و  $C_{ij}$  -- نشان‌دهنده‌ی هزینه‌ی متغیر مسافت طی شده بین مشتری  $i$  و  $j$  است ( $C_{ij} = C_{ji}$ ). هزینه‌ی جرمیه‌ی یک واحد دیرکرد موعد تقاضا در هر واحد زمان  $\lambda$  است. پنجره زمانی در این مسئله از نوع پنجره زمانی نرم بوده و محدوده‌ی پنجره زمانی  $[0, t_{lim}]$  و  $t_{max}$  پایان دوره کاری در هر دوره است. در شکل ۱ تابع هزینه‌ی پنجره زمانی نشان داده شده است. در این مسئله هزینه‌ی دیرکرد در پنجره زمانی به تعداد و مقدار زمان دیرکرد وابسته است.

متغیرهای تصمیم عبارت‌اند از متغیر صفر و ۱؛ برای اساس  $X_{ijtvt}$  وقتی وسیله‌ی نقلیه‌ی  $v$  در دوره‌ی  $t$  از مشتری  $i$  به مشتری  $j$  سفر کند برابر با ۱ است و در غیر این صورت صفر است. مقدار محموله‌ی محصول  $p$  که از مشتری  $i$  به سمت



شکل ۱. تابع هزینه‌ی پنجره زمانی در طول یک دوره زمانی.

$$R_{itv}^p \leq M(us_{itv}^p), \quad i \in N, t \in T, v \in V \ \& \ p \in P \quad (11)$$

$$\sum_{v=1}^V R_{it'v}^p = \sum_{t=1}^T U_{itt'}^p d_{it'}^p, \quad i \in N, t' \in T \ \& \ p \in P \quad (12)$$

$$\sum_{t'=1}^T U_{itt'}^p \leq 1, \quad i \in N, t \in T \ \& \ p \in P \quad (13)$$

$$\sum_{p=1}^P w^p I_{it}^p \leq C_i, \quad i \in N, t \in T \quad (14)$$

$$I_{it}^p \geq 0, \quad B_{it}^p \geq 0, \quad i \in N, t \in T \ \& \ p \in P \quad (15)$$

$$y_{ijt}^p \geq 0, \quad x_{ijt} \in \{0, 1\}, \quad i \in N, j \in N, i \neq j, \quad t \in T \ \& \ v \in V, p \in P \quad (16)$$

$$U_{itt'}^p \in \{0, 1\}, \quad i \in N, t, t' \in T, p \in P \quad (17)$$

$$S_{itv}^p \geq 0, \quad i \in N, t \in T, \ \& \ v \in V, p \in P \quad (18)$$

محدودیت ۱ شامل هزینه‌های ثابت حمل و نقل و متغیر حمل و نقل و هزینه‌ی نگاه‌داری موجودی و هزینه‌ی کمبود و هزینه‌ی دیرکرد موعده تحویل است. محدودیت ۲ و ۳ متضمن تأمین تقاضای هر مشتری در هر دوره تنها از یک وسیله‌ی نقلیه است. محدودیت ۴ پیوستگی تور را تضمین می‌کند. محدودیت ۵ مطمئن می‌سازد که مقدار محموله‌ی در حال حمل بین دو مکان که از آن وسیله‌ی نقلیه‌ی عبور نکرده است، صفر است. همچنین این محدودیت تضمین می‌کند مقدار محموله‌ی در حال حمل توسط وسیله‌ی نقلیه، بیش از ظرفیت آن نشود. محدودیت ۶ تضمین می‌کند مقدار محموله‌ی وسیله‌ی نقلیه بعد از گذشتن از یک گره افزایش نمی‌یابد. محدودیت ۷ تعادل موجودی و کمبود و تقاضای هر مشتری را در هر دوره نشان می‌دهد. محدودیت ۸ زمان رسیدن وسیله‌ی نقلیه به مشتریان را محاسبه می‌کند؛  $\delta_v$  پارامتر تبدیل مسافت به زمان است. محدودیت ۹ تضمین می‌کند که زمان رسیدن وسیله‌ی نقلیه به مشتری از محدودیت پایان دوره‌ی زمانی تخطی نکند. محدودیت ۱۰ و ۱۱ مقدار زمان دیرکرد را محاسبه می‌کند و مطمئن می‌شود دیرکرد جریمه‌ی تقاضای مشتری در تابع هدف منظور می‌شود. محدودیت ۱۲ و ۱۳ تضمین می‌کند که در تحویل تقاضای محصول هر مشتری شکست ایجاد نشود. محدودیت ۱۴ تضمین می‌کند مقدار موجودی از ظرفیت انبار مشتری تخطی نکند. محدودیت‌های ۱۵ تا ۱۸ محدودیت‌های دامنه را نشان می‌دهند.

### ۳. رویکرد حل

#### ۳.۱. رویکرد حل الگوریتم ابتکاری سازنده‌ی پیشنهادی

ماهیت مسئله چنان است که روش‌های حل فراابتکاری، نقاط امکان‌ناپذیر<sup>۶</sup> زیادی را تولید می‌کند و باعث کاهش کارایی الگوریتم می‌شود. به همین دلیل با توجه به پیچیدگی مدل، در این بخش ما یک روش ابتکاری سازنده<sup>۷</sup> برای حل مدل چندمحصولی مسیریابی موجودی کمبوددار با پنجره زمانی پیشنهاد می‌کنیم. روش سازنده به استفاده از داده‌های مسئله برای ساخت یک راه حل به صورت گام به گام دلالت دارد و معمولاً تا زمانی که رویه کامل شود به هیچ جوابی نمی‌رسد.<sup>[۲۳]</sup> رویکرد حل مدل از توسعه‌ی رویکرد مطالعات پیشین<sup>[۱۵]</sup> حاصل می‌شود.

مشتری  $j$  توسط وسیله‌ی نقلیه‌ی  $v$  در دوره  $t$  در حال حمل است با متغیر عدد صحیح  $y_{ijt}^p$  نشان داده می‌شود. مقدار موجودی و مقدار کمبود در پایان هر دوره برای محصول هر مشتری به ترتیب  $I_{it}^p$  و  $B_{it}^p$  است. متغیر  $S_{itv}^p$  مقدار واحد زمانی است که به منظور تأمین تقاضای محصول  $p$  از مشتری  $i$  و وسیله‌ی نقلیه  $v$  در دوره  $t$  از  $t$  گذشته است.  $M$  یک مقدار بزرگ است.  $A_{itv}$  زمان رسیدن به مشتری  $i$  توسط وسیله‌ی نقلیه‌ی  $v$  در دوره‌ی  $t$  است.  $U_{itt'}^p$  که در آن  $t' \in T$  است مقدار ۱ می‌گیرد اگر تقاضای محصول  $p$  مشتری  $i$ ام دوره  $t$ ، در دوره  $t'$  تأمین شود. در غیر این صورت مقدار صفر را می‌پذیرد. همچنین  $us_{itv}^p$  مقدار ۱ می‌گیرد اگر مقدار تحویل محصول  $p$  مشتری  $i$  در دوره‌ی  $t$  با وسیله‌ی نقلیه‌ی  $v$  غیرصفر باشد. فرض کنید مقدار تحویل تقاضای محصول  $p$  به مشتری  $i$ ام در دوره  $t$  با وسیله‌ی نقلیه  $v$  با  $R_{itv}^p$  نشان داده شود و داشته باشیم:

$$R_{itv}^p = \sum_{\substack{l=0 \\ l \neq i}}^N y_{litv}^p - \sum_{\substack{k=0 \\ k \neq i}}^N y_{iktv}^p$$

با توجه به تعریف و نمادگذاری مسئله، مدل برنامه‌ریزی خطی ترکیبی با عدد صحیح چنین فرموله می‌شود:

$$\min \sum_{t=1}^T \left[ \sum_{j=1}^N \sum_{v=1}^V f_{vt} x_{jtv} + \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N \sum_{v=1}^V c_{ij} x_{ijt} + \sum_{p=1}^P \sum_{i=1}^N (h_i^p I_{it}^p + \pi_i B_{it}^p) + \lambda \sum_{v=1}^V \sum_{i=1}^N \sum_{p=1}^P S_{itv}^p d_{it}^p \right] \quad (1)$$

$$\sum_{v=1}^V \sum_{j=1}^N x_{ijt} \leq 1, \quad i \in N, t \in T \quad (2)$$

$$\sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^N x_{a.jtv} \leq 1, \quad t \in T, v \in V \quad (3)$$

$$\sum_{\substack{k=0 \\ k \neq i}}^N x_{ikt} - \sum_{\substack{l=0 \\ l \neq i}}^N x_{lit} = 0, \quad i \in N^0 = \{N, 0\}, \quad t \in T \ \& \ v \in V \quad (4)$$

$$\sum_{p=1}^P w^p y_{ijt}^p - q_v x_{ijt} \leq 0, \quad i, j \in N^0, i \neq j, \quad t \in T \ \& \ v \in V \quad (5)$$

$$R_{itv}^p \geq 0, \quad i \in N, t \in T \ \& \ v \in V, p \in P \quad (6)$$

$$I_{it-1}^p - B_{it-1}^p + B_{it}^p - I_{it}^p + \sum_{v=1}^V (R_{itv}^p) = d_{it}^p, \quad i \in N, t \in T \ \& \ p \in P \quad (7)$$

$$A_{itv} + (C_{ij}/\delta_v) \leq A_{jtv} + (1 - x_{ijt})M, \quad i \in N^0, j \in N, t \in T, v \in V \quad (8)$$

$$A_{itv} \leq t \max, \quad i \in N, v \in V, t \in T \quad (9)$$

$$S_{itv}^p \geq A_{itv} - t \lim - (1 - us_{itv}^p)M, \quad i \in N, j \in N^0, \quad t \in T, v \in V \ \& \ p \in P \quad (10)$$

۱.۱.۳. برآورد هزینه حمل و نقل

اگر  $R_{ipt}^{pl}$  مقدار تحویل برنامه‌ریزی مشتری  $i$  از محصول  $p$  در دوره  $t$  باشد و داشته باشیم:

$$R_t = \left( R_{jpt} : R_{jpt} = R_{jpt}^{pl}, j = 1, \dots, N, p \in P \right)$$

$$R_t^{(p,i)} = \left( R_{jpt} : R_{ipt} = 0, R_{jpt} = R_{jpt}^{pl}, i, j \in N, j \neq i, p \in P \right)$$

کاهش هزینه حمل و نقل در دوره  $t$  وقتی تحویل محصول  $p$  از مشتری  $i$ ام از تور حذف می‌شود از طریق فرمول  $TC_t(R_t) - TC_t(R_t^{(p,i)})$  محاسبه می‌شود. محاسبه دقیق این فرمول برای مسائل با ابعاد بزرگ امکان‌پذیر نیست، بنابراین این مقدار از طریق روش تقریبی محاسبه می‌شود.  $ATC_t(W_t)$  مقدار تقریبی هزینه حمل و نقل به دست آمده از طریق الگوریتم کلارک و رایت [۱۳] است. در این صورت برآورد هزینه حمل و نقل محصول  $p$  از مشتری  $i$ ام چنین محاسبه می‌شود:

$$ETC_{p,i}(R_t) = ATC_t(R_t) - ATC_t(R_t^{(p,i)})$$

از طرفی مقدار تحویل برنامه‌ریزی شده باید به‌گونه‌ای تعریف شود که  $\sum_{p=1}^P \sum_{i=1}^N R_{ipt}^{pl} \leq \sum_{v=1}^V q_v$  برقرار باشد. با توجه به مقدار موجودی اولیه و کمبود اولیه و هزینه کمبود هر مشتری و ظرفیت وسیله نقلیه از طریق الگوریتم ۱ مقدار تحویل برنامه‌ریزی شده برای دوره  $t$  و دوره‌های بعد آن محاسبه می‌شود.

۲.۱.۳. تجزیه مسئله و طرح راه حل

در این روش هزینه‌های حمل‌ونقل، موجودی، کمبود و پنجره زمانی جداگانه در زیرمسئله محاسبه می‌شود. زیرمسئله اول به تصمیم‌گیری کمبود در محصولات مشتری، و زیرمسئله دوم به تصمیم‌گیری موجودی در محصولات مشتری می‌پردازد.

۱- برای هر محصول  $p \in P$  متعلق به مشتری  $i \in N$   $inv_i^p = I_{i,t-1}^p - B_{i,t-1}^p$  را محاسبه کن

۲- برای دوره  $\tau = t : T$  انجام بده

۱-۲ مقدار  $Q^{\max} = \sum_{v=1}^V q_v$  را محاسبه کن

۲-۲ بر اساس مقدار  $\pi_i d_{it}^p$  محصولات مشتری‌ها را به صورت نزولی مرتب کن و در مجموعه OC قرار بده

۳-۲ به ترتیب برای هر عضو مجموعه OC انجام بده

۱-۳-۲ اگر  $Q^{\max} > d_{it}^p - inv_i^p$

۲-۱-۳-۲  $R_{ipt}^{pl} = \max\{d_{it}^p - inv_i^p, 0\}$

۲-۳-۲  $Q^{\max} = Q^{\max} - R_{ipt}^{pl}$

۳-۱-۳-۲  $inv_i^p = inv_i^p + R_{ipt}^{pl} - d_{it}^p$

پایان گزاره شرطی

پایان حلقه گام ۲-۳

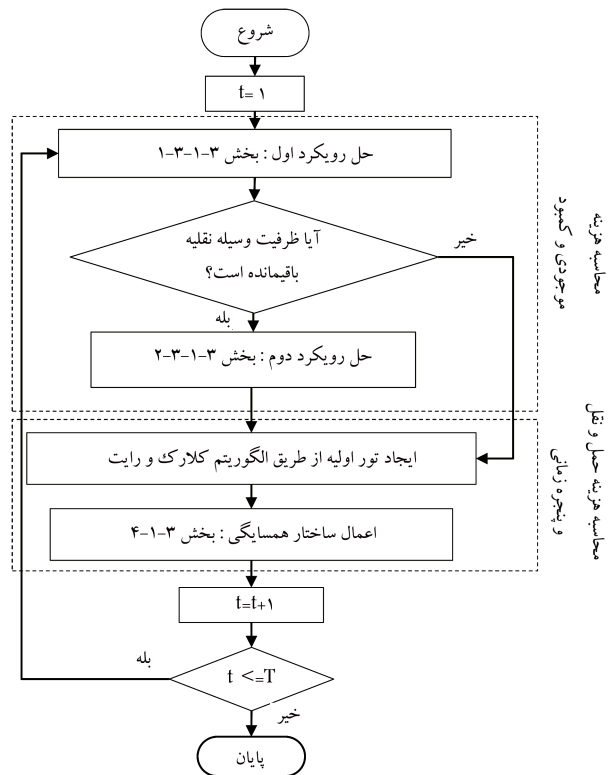
پایان حلقه گام ۲

الگوریتم ۱. رویه تولید مقادیر برنامه‌ریزی شده در دوره  $t$ .

ایده اصلی برای تصمیم‌گیری مسئله مسیریابی موجودی مقدار تحویل محصول  $p$  به مشتری  $i$  در دوره  $t$  است. اگر مقدار تحویل تقاضای محصول  $p$  به هر مشتری را با  $R_n^p$  نشان دهیم، در هر دوره نامساوی  $\sum_{p=1}^P \sum_{i=1}^N R_{it}^p \leq \sum_{v=1}^V q_v$  برقرار است. با توجه به مدل مسئله و مقدار  $R_{it}^p$  و نامساوی فوق، در هر دوره زیرمسئله VRP قابل حل است. ایده ابتکاری مسئله برآورد هزینه حمل و نقل از یک راه حل تقریبی است. در واقع با معلوم بودن مقدار تحویل هر مشتری در دوره‌ی خاص، می‌توان هزینه حمل و نقل، هزینه پنجره زمانی، هزینه موجودی و هزینه کمبود را با هم مقایسه کرد. فلوچارت شکل ۲ ساختار کلی الگوریتم ابتکاری پیشنهادی را نشان می‌دهد.

در رویکرد اول حل الگوریتم ابتدا به دو دلیل تصمیم می‌گیریم که آیا برای محصول  $p$ ام مشتری  $i$ ام کمبود داشته باشیم یا خیر: دلیل اول ظرفیت محدود وسیله نقلیه است؛ دلیل دوم ترجیح دادن صرفه‌جویی حمل و نقل در مقایسه با هزینه کمبود است. رویکرد دوم حل الگوریتم مربوط به تصمیم‌گیری موجودی است. پوشش تقاضای دوره‌های بعد، به شرط آن که از ظرفیت ماشین تجاوز نکند، در این مرحله بررسی می‌شود. با توجه به این که هزینه نگهداری موجودی در این دوره از صرفه‌جویی حمل و نقل ایجاد شده در دوره‌های دیگر بالاتر است یا خیر، در مورد رویکرد دوم تصمیم‌گیری می‌کنیم.

وقتی گرهی از تور حذف شود با در نظر گرفتن نامساوی مثلثی، هزینه حمل و نقل و هزینه پنجره زمانی بیشتر نمی‌شود. از این ویژگی در ادامه رویکرد حل استفاده می‌شود. از آنجا که رویکرد حل مبتنی بر محاسبه هزینه حمل و نقل است و نیز حل مسئله VRP به منظور به دست آوردن تور بهینه و کمینه‌سازی حمل و نقل بهره‌زینه و وقت‌گیر است، هزینه حمل و نقل را از طریق روش تقریبی برآورد می‌کنیم.



شکل ۲. ساختار کلی الگوریتم ابتکاری پیشنهادی.

Sub – problem1

$$\min ATC_t(\Omega_t^p) + ATW_t(\Omega_t^p) + \sum_{i \in CD} \pi_i \sum_{p=1}^P (\delta_{it}^p - r_i^p)$$

$$\sum_{p=1}^P \sum_{i \in CD} r_i^p \leq \sum_{v=1}^V q_v$$

$$r_i^p = \delta_{it}^p z_i^p \quad i \in CD, p \in P$$

$$z_i^p = 0 \text{ or } 1 \quad i \in CD, p \in P$$

$$\Omega_t^p = (\omega_{it}^p : \omega_{it}^p = r_i^p, i \in CD, p \in P)$$

الگوریتم ۲. مدل زیرمستله‌ی اول.

- ۱- ابتدا  $k=0$  و  $dl^{\min} = CD^p$
- ۲- اگر  $f^{\text{sub1}}(dl^{\min}) \neq \infty$
- ۳- برای همه‌ی  $dl \in DL_k^p$ ،  $f^{\text{sub1}}(dl)$  را محاسبه کن
- ۴- پیدا کن  $dl^s$  از  $DL_k^p$  که کمترین  $f^{\text{sub1}}(dl)$  را دارد و همچنین دو شرط  $r_i^p > [ETC_i(\Omega_t^p) + ETW_i(\Omega_t^p)] / \pi_i$  و  $f^{\text{sub1}}(dl) \neq \infty$  را به ازای  $\forall i \in dl$  داراست
- ۵- اگر  $dl^s \neq dl^{\min}$  پس  $dl^{\min} = dl^s$  و برو به گام ۹
- ۶- پیدا کن  $dl^*$  از مجموعه  $DL_k^p$  که کمترین  $f^{\text{sub1}}(dl)$  را داراست
- ۷- اگر  $f^{\text{sub1}}(dl^*) < f^{\text{sub1}}(dl^{\min})$  پس  $dl^{\min} = dl^*$
- ۸- اگر  $k < |CD^p|$  پس  $k = k + 1$  و برو به گام ۳
- ۹- ایجاد کن یک جواب برای زیر مساله (۱) که فقط اعضای مجموعه  $dl^{\min}$  دارای مقدار تحویل هستند.

الگوریتم ۳. شبه کد رویکرد اول حل الگوریتم ابتکاری پیشنهادی.

Sub – Problem2

$$\min \sum_{\tau=t+1}^{T^{\max}} [ATC_t(\Omega_t^p) + ATW_t(\Omega_t^p)] + \sum_{i \in FD^p} \sum_{p=1}^P \sum_{\tau=t+1}^{T_i^{\max}} [(\tau - t) h_i w^p d_{ir}^p] u_{ir}^p$$

$$\sum_{i \in FD^p} \sum_{\tau=t+1}^{T_i^{\max}} \sum_{p=1}^P d_{ir}^p u_{ir}^p \leq Q^r$$

$$u_{ir-1}^p \geq u_{ir}^p$$

$$R_{ip\tau}^{PL} = d_{ir}^p (1 - u_{ir}^p)$$

$$\Omega_t^p = (\omega_{it}^p : \omega_{it}^p = R_{ip\tau}^{PL}, i \in N, \tau = t + 1, \dots, T_i^{\max}, p \in P)$$

$$u_{ir}^p = 0, 1 \quad \tau = t + 1, \dots, T_i^{\max} \quad i \in FD, p \in P$$

الگوریتم ۴. مدل زیرمستله‌ی دوم.

زیرمستله‌ی اول و رویکرد اول حل ابتکاری پیشنهادی

با توجه به الگوریتم ۲، مدل زیرمستله‌ی اول از سه جزء تشکیل شده است: ۱. مقدار تقریبی هزینه حمل و نقل؛ ۲. مقدار تقریبی هزینه پنجره زمانی؛ ۳. هزینه جرمی کمبود.

اگر  $\delta_{i,t}^p$  مجموع تقاضای خالص محصول  $p$  مشتری  $i$ ام در دوره  $t$  باشد، مجموعه  $CD$  مجموعه مشتریانی است که  $\sum_{p=1}^P \delta_{i,t}^p \geq 0$ . همچنین  $CD^p$  مجموعه محصولات مشتریانی است که  $\delta_{i,t}^p > 0$ . هزینه پنجره زمانی وابسته به زیرمستله‌ی VRP است و از طریق حل مسئله حمل و نقل محاسبه می‌شود و امکان حل دقیق آن در مسائل بزرگ وجود ندارد. بنابراین  $ATW$  مقدار تقریبی هزینه پنجره زمانی است که از طریق الگوریتم کلارک محاسبه می‌شود. براساس این مدل در دوره  $t$  تصمیم گرفته می‌شود که کدام یک از محصولات مشتریان دچار کمبود شوند.

قضیه: یک راه حل و جواب بهینه برای زیرمستله‌ی اول برای محصول  $p$  مشتری  $i$ ام وجود دارد اگر و فقط اگر مقدار تحویل نامعادله‌ی زیر را ارضا کند:

$$r_i^p > [ETC_{p,i}(\Omega_t^p) + ETW_{p,i}(\Omega_t^p)] / \pi_i$$

همچنین هر جواب بهینه در زیرمستله‌ی اول ایجاد می‌شود اگر:

$$r_i^p > [ETC_{p,i}(\Omega_t^p) + ETW_{p,i}(\Omega_t^p)] / \pi_i$$

اثبات: فرض کنید که در جواب بهینه برای زیرمستله‌ی اول بعضی از مشتریان دارای تحویل  $r_i^p$  هستند که شرایط نامعادله‌ی:

$$r_i^p < [ETC_{p,i}(\Omega_t^p) + ETW_{p,i}(\Omega_t^p)] / \pi_i$$

یا نامعادله:

$$\pi_i (\delta_{it}^p - r_i^p) + ATC_t(\Omega_t^p) + ATW_t(\Omega_t^p) \geq \pi_i \delta_{it}^p + ATC_t(\Omega_t^{(p,i)}) + ATW_t(\Omega_t^{(p,i)})$$

برقرار باشد. اگر ما جواب بهینه را با تنظیم  $z_i^p = r_i^p = 0$  تغییر دهیم، پس نامعادله‌ی قبلی نشان می‌دهد که جواب تغییر یافته، امکان پذیر است و دست کم به خوبی جواب بهینه است. در این حالت وقتی:

$$r_i^p < [ETC_{p,i}(\Omega_t^p) + ETW_{p,i}(\Omega_t^p)] / \pi_i$$

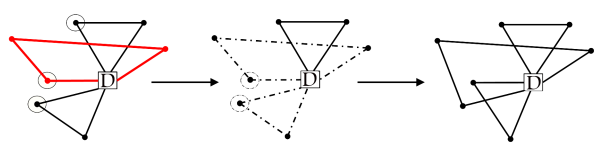
پس جواب تغییر یافته اکیداً بهتر است. پس جواب اصلی نمی‌تواند بهینه باشد.  $\Delta$  اجازه دهید  $DL_k^p = \{dl : dl \subseteq CD^p \text{ and } |dl| = |CD^p| - k\}$  که  $|dl|$  اندازه مجموعه را نشان می‌دهد.  $f^{\text{sub1}}(dl)$  به عنوان مقدار تابع هدف زیرمستله‌ی ۱، وقتی  $z_i^p = 1$  برای تمامی  $i \in dl$  و  $z_i^p = 0$  برای  $i \in CD^p - dl$  باشد. در این صورت اگر از حد ظرفیت وسیله‌ی نقلیه یا بیشترین دیرکرد به‌ازای  $z_i = 1$  برای هر محصول مشتریان عضو  $dl$  تجاوز کند  $f^{\text{sub1}}(dl) = \infty$  می‌شود. شبه کد رویکرد اول حل ابتکاری مسئله مانند الگوریتم ۳ است.

زیرمستله‌ی دوم و رویکرد دوم حل ابتکاری مسئله

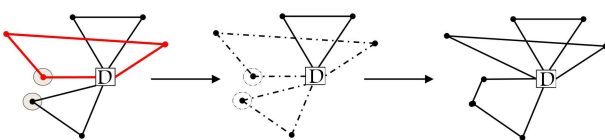
با توجه به الگوریتم ۴ در مدل زیرمستله‌ی دوم، متغیر  $u_{ir}^p$  نشان می‌دهد که محصول  $p$ ام مشتری  $i$ ام تا تقاضای دوره  $\tau$  را پوشش می‌دهد یا خیر. در نهایت مقدار تحویل

- ۱- فرض کنید  $D^{\max} = Q^T$  و  $TD^P = FD^P$
- ۲- برای تمامی محصولات مشتری  $i$  با عضو مجموعه  $TD^P$ ، فرض کنید  $\Delta t_i^P = 1$
- ۳- پیدا کنید مشتری  $j$  در مجموعه  $TD^P$  که بزرگترین مقدار مثبت  $ETC_{i,p}(\Omega_i^P) + ETW_{i,p}(\Omega_i^P) - (\tau - t)h_i w^P d_{it}^P$  را داراست. اگر وجود نداشت از الگوریتم خارج شو
- ۴- اگر  $D^{\max} \geq w^P d_{j,t+\Delta t_j}^P$  پس
  - ۱-۴  $D^{\max} = D^{\max} - w^P d_{j,t+\Delta t_j}^P$
  - ۲-۴ اضافه کنید مقدار  $d_{j,t+\Delta t_j}^P$  را به مقدار تحویل محصول  $P$  مشتری  $j$  ام و بروز کنید برآورد هزینه حمل و نقل را در دوره  $t + \Delta t_j$
  - ۳-۴  $\Delta t_j = \Delta t_j + 1$
  - ۴-۴ به مقدار تحویل مشتری،  $d_{j,t+\Delta t_j}^P$  را اضافه کن. اگر از ظرفیت انبار مشتری تخطی کرد، محصول آن مشتری را از  $TD^P$  حذف کن. پایان گزاره شرطی
- ۵- اگر  $TD^P = [ ]$  پس از الگوریتم خارج شو؛ در غیر این صورت برو به گام سوم.

الگوریتم ۵. شبه کد رویکرد دوم حل الگوریتم ابتکاری پیشنهادی.



شکل ۳. ساختار همسایگی اول: جابه‌جایی خارجی (دو تکرار).



شکل ۴. ساختار همسایگی دوم: انتقال.

### ب) ساختار همسایگی دوم (انتقال)

در این روش با توجه به شکل ۴، مشتریان برگزیده از توری که هزینه پنجره زمانی بیشتری دارد به مشتری کاندید تورهای دیگر منتقل می‌شود؛ اگر انتقال باعث بهبود مجموع هزینه‌های حمل و نقل و پنجره زمانی دو تور شد انتقال صورت می‌گیرد. این رویه تا بررسی همه تورهای دیگر تکرار می‌شود.

### ج) ساختار همسایگی سوم (جابه‌جایی داخلی)

این ساختار در درون هر تور انجام می‌گیرد، به‌گونه‌ای که ترتیب مشتریان هر تور دو به دو با توجه به شکل ۵ جابه‌جا می‌شود؛ اگر مجموع هزینه‌های حمل و نقل و

محصول  $p$  به مشتری  $i$  نام در دوره  $t$  بعد از حل دو مدل فوق از طریق فرمول زیر محاسبه می‌شود:

$$R_{it}^p = r_i^p + \sum_{\tau=t+1}^{T_i^{\max}} d_{it}^p w_{it}^p$$

که در آن  $T_i^{\max}$  بیشینه دوره‌ی است که می‌توان طی آن تقاضای محصولات مشتری  $i$  را تأمین کرد، قبل از این که از ظرفیت انبار موجودی آن مشتری تجاوز کند.  $T_i^{\max}$  بیشینه  $T - i^{\max}$  است.

بعد از ایجاد جواب در رویکرد اول، مجموعه‌ی  $FD^P$  ایجاد می‌شود و برای ورود به رویکرد دوم از زیرمسئله‌ی دوم آماده می‌شود. اعضای مجموعه  $FD^P$  محصولات مشتریانی است که در دوره  $t$  مقدار تحویل تقاضای غیر صفر گرفته‌اند. سپس براساس مقدار باقی‌مانده‌ی ظرفیت وسایل نقلیه تصمیم گرفته می‌شود که از بین اعضای مجموعه‌ی  $FD^P$  کدام محصول مشتری تقاضای دوره‌ی بعد  $t$  را نیز پوشش دهد، به‌گونه‌ای که موجودی ایجاد شده در آن مشتری از ظرفیت انبار مشتری تجاوز نکند.

با توجه به تابع هدف زیرمسئله‌ی دوم،  $S_{i,p,t-t}$  هزینه‌ی صرفه‌جویی محصول  $p$  در مشتری  $i$  را نشان می‌دهد، وقتی که تقاضای محصول  $p$  از مشتری  $i$ ، تا دوره‌ی  $\tau$ ، در دوره‌ی  $t$  تأمین شود. وقتی که هزینه‌ی نگهداری ایجاد شده کم‌تر از هزینه‌ی پنجره زمانی و حمل و نقل مشتری  $i$  در دوره  $t$  باشد، هزینه‌ی صرفه‌جویی مقدار مثبت می‌گیرد. هزینه‌ی صرفه‌جویی از طریق فرمول:

$$S_{i,p,t-t} = ETC_{i,p}(\Omega_i^P) + ETW_{i,p}(\Omega_i^P) - (\tau - t)h_i w^P d_{it}^p$$

به دست می‌آید، اگر  $Q^P$  مجموع ظرفیت باقی‌مانده‌ی وسایل نقلیه در دوره‌ی مورد بررسی باشد. در الگوریتم ۵ شبه کد رویکرد دوم الگوریتم ابتکاری پیشنهادی مربوط به زیرمسئله‌ی دوم تعریف می‌شود.

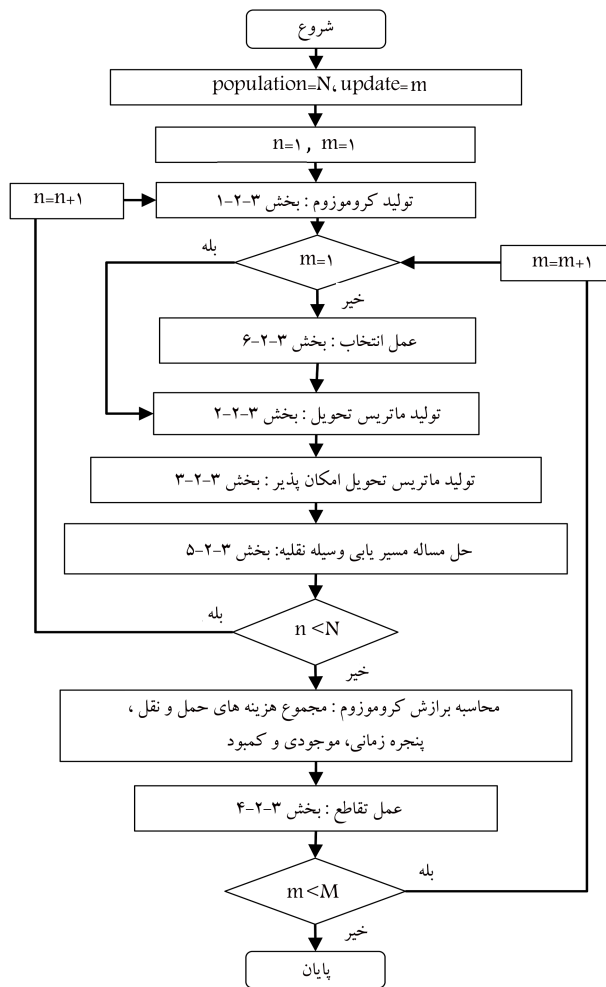
پس از حل شبه کد رویکرد دوم، شبه متغیر  $\Delta t_j^P$  نشان می‌دهد که هر مشتری عضو  $FD^P$  در دوره  $t$ ، تا چند دوره از تقاضای دوره‌های بعد خود را پوشش می‌دهد. در نتیجه، در پایان هر دوره مقدار تحویل تقاضای هر مشتری از هر محصول محاسبه می‌شود.

### ۳.۱.۳. ساختار همسایگی

ایجاد تور در الگوریتم کلارک و رایت بر مبنای بهینه‌سازی مقدار حمل و نقل است. بنابراین هزینه‌ی پنجره زمانی در این الگوریتم به دلیل این که علاوه بر فاصله زمانی مقدار تقاضا نیز در پنجره زمانی تأثیرگذار است، غیر قابل کنترل است. به این منظور ۴ ساختار همسایگی برای بهبود مجموع هزینه‌های حمل و نقل و پنجره زمانی در نظر گرفته می‌شود.

### الف) ساختار همسایگی اول (جابه‌جایی خارجی)

ابتدا توری که بیش از همه دچار هزینه‌ی پنجره زمانی شده است برگزیده و با دیگر تورها یک به یک مقایسه می‌شود. در هر بار تکرار یک مشتری برگزیده از تور منتخب با مشتری برگزیده‌ی تور دیگر جابه‌جا شده و هزینه‌ی مجموع پنجره زمانی و حمل و نقل محاسبه می‌شود. اگر در این جابه‌جایی مجموع هزینه‌ی حمل و نقل و پنجره زمانی بهبود یافت، جابه‌جایی صورت گرفته ثبت می‌شود و تا جایی که تمامی منتخب‌های ممکن بررسی شود این روند ادامه پیدا می‌کند. در نهایت از بین جابه‌جایی‌های ثبت شده، جابه‌جایی که بیشترین بهبود را ایجاد کرده است جایگزین تور اولیه می‌شود. در شکل ۳ دو تکرار این ساختار نشان داده شده است.



شکل ۶. فلوجارت کلی الگوریتم ژنتیک پیشنهادی.

- ۱-  $i=1$ ، تعداد نقاط تحویل  $J=$ ،  $R=0$ ؛
- ۲-  $\text{former} = \sum_{t=k(i)+R+1}^{k(i+1)-1} \text{Demand}(t)$ ؛
- ۳-  $A=k(i+2) - k(i+1)$ ؛
- ۴- عدد تصادفی یکنواخت گسسته  $R=[0, A-1]$  را تولید کن؛
- ۵-  $\text{delivery}(k(i+1)) = \sum_{k(i+1)}^{k(i+R+1)} \text{demand}(t) + \text{former}$ ؛
- ۶-  $i=i+1$ ؛ اگر  $i=J$  آنگاه به گام ۷ برو، در غیر اینصورت به گام ۲ برو؛
- ۷- پایان.

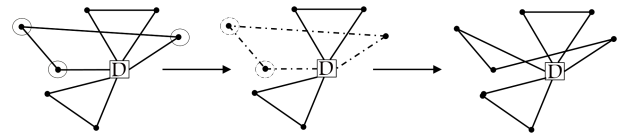
الگوریتم ۶. تولید ماتریس تحویل.

با توجه به کروموزوم اولیه‌ی شکل ۷ الف و ماتریس تقاضا شکل ۷ ب، نمونه‌ی بی از ماتریس تحویل را در شکل ۷ ج می‌بینید. در ماتریس تحویل نمونه، محصول دوم مشتری دوم در دوره‌ی دوم ۴ واحد انباشت موجودی و در دوره چهارم ۱ واحد کمبود دارد.

**۳.۲.۳. کروموزوم امکان‌پذیر - ماتریس تحویل امکان‌پذیر**

بعد از تولید ماتریس تحویل، با توجه به فرضیات و محدودیت‌های مدل، امکان‌پذیری ماتریس تحویل از سه نقطه نظر بررسی می‌شود و در صورت تخطی، کروموزوم آن اصلاح می‌شود. این محدودیت‌ها عبارت‌اند از:

۱. مقادیر تحویل به هر مشتری در هر دوره، نباید از ظرفیت هر ماشین تخطی کند.



شکل ۵. ساختار همسایگی سوم: جابه‌جایی خارجی.

پنجره زمانی بهبود یافت جایگزین می‌شود. این رویه برای همه تورهای موجود تکرار می‌شود.

#### د) ساختار همسایگی چهارم (معکوس)

از آنجا که هزینه‌ی مسیر بالعکس تور با مسیر اصلی آن تفاوت دارد، مسیری انتخاب می‌شود که هزینه‌ی پنجره زمانی کم‌تری داشته باشد.

#### ۲.۳. رویکرد حل الگوریتم ژنتیک پیشنهادی

در مقیاس بزرگ، روش حل دقیق فاقد کارایی لازم برای قیاس با الگوریتم ابتکاری پیشنهادی است به طوری که در مدت زمان معین حل‌کننده‌ی Cplex به کران بالا دسترسی پیدا نمی‌کند. از طرفی، به دلیل جدید بودن مسئله‌ی مورد بررسی و نبود روش حلی برای مسئله با فرضیات طرح‌شده تا به حال، به منظور مقایسه‌ی الگوریتم پیشنهادی در مقیاس بزرگ، الگوریتم دیگری تحت عنوان الگوریتم فراابتکاری ژنتیک، ارائه و پیشنهاد می‌شود. رویکرد حل ژنتیک پیشنهادی در فلوجارت شکل ۶ آمده است.

#### ۱.۲.۳. تولید کروموزوم اولیه

ابتدا ماتریسی باینری به ابعاد  $(N, P \times T)$  ایجاد می‌شود که در آن  $N$  تعداد مشتریان،  $P$  تعداد محصولات مشتری و  $T$  طول دوره زمانی است که هر یک از درایه‌های (ژن‌های) این ماتریس با احتمال برابر مقدار صفر یا ۱ را می‌گیرد. مقدار ۱ در سلول ماتریس کروموزوم در سطر  $p \times i$ ام در ستون  $i$ ام، بیانگر آن است که محصول  $p$ ام مشتری  $i$ ام در دوره‌ی  $i$ ام ملاقات می‌شود. در شکل ۷ الف نمونه‌ی بی از ماتریس کروموزوم با ۲ مشتری، ۲ محصول و ۵ دوره زمانی نشان داده شده است.

#### ۲.۲.۳. ماتریس تحویل

ماتریس تحویل شامل مرحله‌ی بی است که مقادیر باینری کروموزوم به مقادیر تحویل برای مشتری تبدیل می‌شود. در واقع سلول‌هایی که مقدارشان ۱ است، طی رویه‌ی به منظور تأمین تقاضای مشتریان به مقادیر تحویل تبدیل می‌شوند. رویه‌ی تحویل مشتری باید به گونه‌ی باشد که هم امکان تولید انباشت موجودی و هم امکان تولید کمبود موجودی وجود داشته باشد. ابتدا در هر سطر از ماتریس کروموزوم نقاط تحویل شناسایی می‌شود، بدین منظور برای هر سطر، ماتریسی برای تعیین نقاط تحویل استخراج می‌کنیم. ماتریس  $K_i$  نشانگر نقاط تحویل در سطر  $i$ ام است. نقاط ۰ و  $T+1$  نقاط مجازی هستند:

$$K_i = [0, k_1, k_2, \dots, k_J, T+1]$$

که در آن  $J$  تعداد نقاط تحویل است. به طور مثال در سطر دوم ماتریس شکل ۷ الف، نقاط تحویل نشانگر دوره زمانی دوم و چهارم است و ماتریس نقطه‌ی تحویل آن عبارت است از:

$$K_2 = [0, 2, 4, 6]$$

مقادیر تحویل هر سطر با توجه به مقادیر تقاضای گام‌های الگوریتم ۶ محاسبه می‌شود.

- ۱- از کروموزوم موجود، ستون هایی که محدودیت اول یا دوم در آن نقض گردید، شناسایی شود و در  $a$  قرار بده؛
- ۲- به طور تصادفی یکی از درایه های  $a$  را انتخاب کن و در  $b$  قرار بده؛
- ۳- سطر بیشینه تحویل ستون  $b$  را در  $c$  قرار بده.
- ۴- به طور تصادفی یکی از سلول های سطر  $c$  که مقدار صفر دارد، به یک تبدیل کن؛
- ۵- کروموزوم ایجاد شده جایگزین کروموزوم قبلی شود.
- ۶- پایان

الگوریتم ۷. رویه ی اول اصلاحی.

- ۱- از کروموزوم موجود، شماره ستون هایی که محدودیت سوم را نقض می کند، شناسایی و در  $A$  قرار بده؛ اگر  $A$  وجود نداشت به گام ۵ برو
- ۲- برای همه اعضای مجموعه  $A$ ، انجام بده؛
- ۱-۲- درایه کروموزوم ستون عضو  $A$  که بیشینه مقدار در ماتریس تحویل اصلاحی را داراست تبدیل به صفر کن و به تصادف، یک درایه از همان سطر را یک کن.
- پایان تکرار گام ۲
- ۳- کروموزوم جدید، جایگزین کروموزوم قبلی شد.
- ۴- به گام ۱ برو
- ۵- پایان

الگوریتم ۸. رویه ی دوم اصلاحی.

جدول ۱. ماتریس تخصیص.

کاندید ۱	کاندید ۲	کاندید ۳	کاندید ۴	کاندید ۵	کاندید ۶
۱	۲	۲	۱	۲	۲

ماتریس والد ۲ به سطر  $i$ ام ماتریس فرزند ۲ منتقل می شود. بالعکس، اگر درایه ی صفر باشد، پس از آن که به تعداد جمعیت پیش فرض کروموزوم امکان پذیر تولید شد، عمل تقاطع روی والدین صورت می گیرد، به طوری که از هر دو والد انتخابی دو فرزند تولید می شود. انتخاب والد به منظور عمل تقاطع به برابری آنها وابسته است. اگر برابری والدین را به صورت صعودی مرتب کنیم، احتمال انتخاب  $i$ امین والد از طریق فرمول زیر محاسبه می شود ( $N$  تعداد جمعیت والد است):

$$P(i) = \frac{2 \times i}{(N) \times (N + 1)}$$

برای محاسبه ی برابری، ابتدا باید مسیریابی وسایل نقلیه تعیین شود.

۵.۲.۳. زیرمسئله: مسیریابی وسیله ی نقلیه

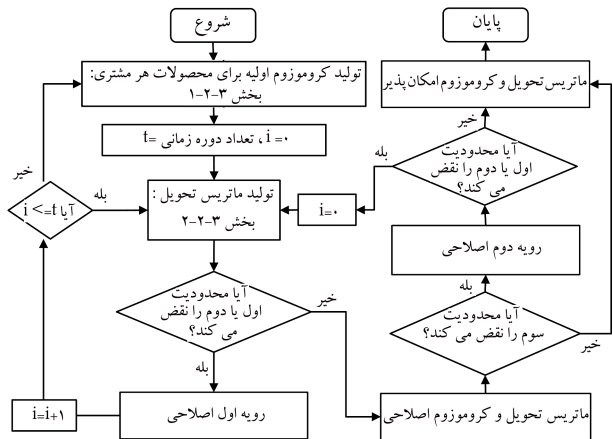
پس از ایجاد کروموزوم امکان پذیر و ماتریس تحویل مربوط به آن، معلوم می شود که در هر دوره ی زمانی چه محصولاتی از مشتریان و به چه اندازه باید تأمین شود. همچنین هزینه های موجودی و کمبود قابل محاسبه است. اما برای تعیین نوع توالی و زمان ملاقات مشتریان از هیوریستیک کلارک و رایت استفاده شود. برای تخصیص وسیله ی نقلیه به محصولات مشتریانی که کاندید تحویل تقاضا هستند یک ماتریس تخصیص سطری به صورت جدول ۱ ایجاد می کنیم (فرض می شود دو وسیله ی نقلیه در دسترس است).

به طور مثال تقاضای کاندید اول و چهارم از طریق وسیله ی نقلیه ی اول تأمین

دوره زمانی					(ج)	دوره زمانی					(ب)	دوره زمانی					(الف)
مشتری - محصول					مشتری - محصول	مشتری - محصول					مشتری - محصول	مشتری - محصول					مشتری - محصول
۵	۴	۳	۲	۱	۱	۵	۴	۳	۲	۱	۱-۱	۵	۴	۳	۲	۱	۱-۱
۰	۷	۷	۰	۲	۱-۱	۵	۲	۳	۴	۲	۱-۱	۰	۱	۱	۰	۱	۱-۱
۰	۲	۰	۷	۰	۲-۱	۳	۲	۲	۴	۱	۲-۱	۰	۱	۰	۱	۰	۲-۱
۲	۱	۵	۰	۳	۱-۲	۲	۱	۱	۴	۳	۱-۲	۱	۱	۱	۰	۱	۱-۲
۴	۰	۰	۸	۵	۲-۲	۳	۱	۴	۴	۵	۲-۲	۱	۰	۰	۱	۱	۲-۲

الف) کروموزوم اولیه؛ ب) ماتریس تقاضا؛ ج) ماتریس تحویل.

شکل ۷. ساختار کروموزوم اولیه و ماتریس ها در الگوریتم پیشنهادی.



شکل ۸. فلوچارت تولید ماتریس و کروموزوم امکان پذیر.

۲. میزان انباشت موجودی هر مشتری نباید از ظرفیت انبار هر مشتری بیشتر شود.
۳. مجموع مقادیر تحویل به مشتریان در هر دوره باید از مجموع ظرفیت وسیله نقلیه کم تر شود.

در شکل ۸ روند تولید کروموزوم امکان پذیر نشان داده شده است. برای تولید کروموزوم امکان پذیر از دو فرایند تو در تو استفاده شده است. ابتدا در هر تکرار، برای محصولات هر مشتری کروموزوم اولیه تولید می شود و سپس تولید ماتریس تحویل انجام می شود. اگر شرایط محدودیت ۱ یا ۲ برقرار نشد آنگاه رویه ی اول اصلاحی اعمال می شود. این فرایند برای تمام مشتریان و تا زمانی که کروموزوم اصلاحی اولیه ایجاد شود تکرار می شود. در فرایند دوم، محدودیت ۳ مورد بررسی قرار می گیرد. براساس کروموزوم اصلاحی اولیه، ماتریس تحویل ایجاد می شود. چنانچه مجموع مقادیر تحویل در هر دوره از مجموع ظرفیت وسایل نقلیه تخطی کند، رویه ی دوم اصلاحی اعمال می شود. در پایان اگر تمامی محدودیت ها اصلاح شد کروموزوم امکان پذیر و متناظر با آن ماتریس تحویل امکان پذیر تولید می شود؛ اما اگر پس از رویه ی اصلاحی دوم محدودیت ۱ و ۲ مجدداً نقض شود، فرایند اول و دوم تا به دست آوردن ماتریس تحویل و کروموزوم امکان پذیر ادامه می یابد. در ادامه، رویه ی اول و دوم اصلاحی به ترتیب در الگوریتم های ۷ و ۸ مشاهده می شود.

۴.۲.۳. عملگر تقاطع

برای تولید نسل جدید به عملگر تقاطع نیاز داریم. ماتریس تقاطع در الگوریتم پیشنهادی ژنتیک یک ماتریس تصادفی  $n \times 1$  باینری  $n$  است که در آن  $n$  طول سطرهای ماتریس کروموزوم است. اگر درایه ی سطر  $i$ ام از ماتریس تقاطع ۱ باشد کل سطر  $i$ ام ماتریس والد ۱ به سطر  $i$ ام ماتریس فرزند ۱ و کل سطر ماتریس  $i$ ام



می‌شود. تمام آزمایش‌های صورت گرفته در این مقاله در رایانه‌ی با مشخصات پردازنده Core i3 ۲٫۹۳GHz و با ۳٫۰ GB RAM انجام شده است. در دو سناریو، هر سناریو ۲۰ مسئله‌ی نمونه برای ارزیابی کارایی الگوریتم پیشنهادی طراحی می‌شود. در هر دو سناریو مشتریان به صورت یکنواخت در یک محیط ۲۰ × ۲۰ پخش می‌شوند و در مرکز آن انبار قرار می‌گیرد. هزینه‌های نگهداری با توزیع نرمال با میانگین ۰٫۱ و انحراف از معیار ۰٫۲ ایجاد می‌شود و ظرفیت انبار محلی هر مشتری ۱۲۰ واحد کالا است. مقدار ثابت هزینه‌ی استفاده از وسیله‌ی نقلیه ۱۰ واحد است. هزینه‌ی هر واحد دیرکرد تقاضای محصولات ۰٫۱۵ بر واحد ساعت زمانی است. محدوده‌ی پنجره‌ی زمانی،  $t_{lim}$  ۶ ساعت است. همچنین فرض می‌شود طول ساعت کاری در هر دوره  $t_{max}$  برابر ۱۶ ساعت باشد. در سناریوی اول هزینه‌ی حمل و نقل بر واحد مسافت برابر ۱ است. هزینه‌ی هر واحد فروش عقب‌افتاده دارای میانگین ۵ و انحراف از معیار ۰٫۵ است و مقدار میانگین وزنی تقاضای محصولات هر مشتری به صورت یکنواخت بین ۲۵ تا ۵۰ واحد در روز است. در سناریوی دوم هزینه‌ی حمل و نقل بر واحد مسافت برابر ۲ است. هزینه‌ی هر واحد فروش عقب‌افتاده دارای میانگین ۳ و انحراف از معیار ۰٫۵ است و مقدار میانگین وزنی تقاضای محصولات هر مشتری به صورت یکنواخت بین ۵ تا ۵۰ واحد در روز است. در هر سناریو تعداد مشتری در پنج سطح ۵، ۱۰، ۱۵، ۲۰ و ۲۵، تعداد دوره در دو سطح ۵ و ۷، و تعداد وسیله‌ی نقلیه در دو سطح ۱ و ۲ مورد بررسی قرار می‌گیرد. در پنج سطح مشتری، ظرفیت وسیله‌ی نقلیه در سناریوی اول به ترتیب ۵۰۰، ۱۰۰۰، ۱۵۰۰، ۲۰۰۰ و ۲۵۰۰ و در سناریوی دوم ۱۵۰، ۳۰۰، ۴۵۰، ۶۰۰ و ۷۵۰ است. در هر دو سناریو در تمام ابعاد مسئله، دو محصول با اوزان به ترتیب ۰٫۲۵ و ۰٫۷۵ هستند.

#### ۱.۴. شاخص‌های کارایی

در مقیاس کوچک و متوسط، به منظور مقایسه‌ی الگوریتم پیشنهادی با روش حل دقیق از سه شاخص کارایی مورد استفاده محققین پیشین<sup>[۲۵]</sup> استفاده می‌شود. از آنجا که حل مسئله با پیچیدگی NP-Hard با روش دقیق معمولاً به جواب بهینه منتهی نمی‌شود، یک حد پایین (LB)<sup>۱</sup> و یک حد بالا (UB)<sup>۲</sup> برای آنها در نظر گرفته می‌شود. یکی از شاخص‌های تشخیص کارایی «شاخص سختی» است که پیچیدگی مسئله را ارزیابی می‌کند. دیگر شاخص تشخیص کارایی مسئله «نزدیکی» است و مقادیر بین ۰ تا ۱ را می‌پذیرد. شاخص نزدیکی فاصله‌ی نسبی نتیجه‌ی الگوریتم پیشنهادی (Result) را نسبت به مقدار حد پایین روش دقیق می‌سنجد. آخرین شاخص مورد بررسی در این مقاله شاخص «صرفه‌جویی» است؛ هر قدر فاصله‌ی نتیجه‌ی الگوریتم از حد بالای مسئله بیشتر داشته باشد میزان صرفه‌جویی بیشتر است و به سمت مقدار ۱ میل می‌کند. فرمول کلی شاخص‌ها عبارت است از:

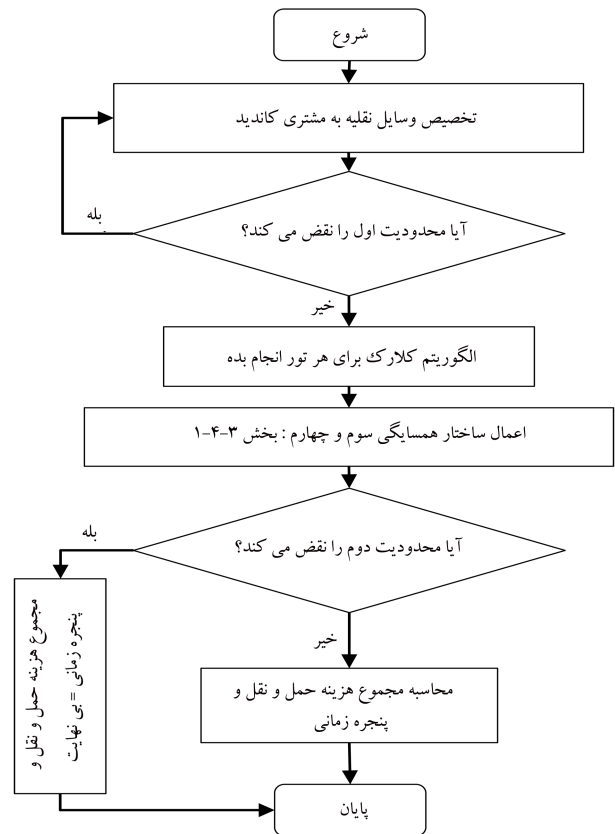
$$\text{درصد سختی} = (UB - LB) / UB \times 100$$

$$\text{درصد نزدیکی} = (Result - LB) / Result \times 100$$

$$\text{درصد صرفه‌جویی} = (UB - Result) / UB \times 100$$

#### ۲.۴. نتایج عددی

در جدول‌های ۲ تا ۵ نتایج عددی در ستون مسائل نمونه، دو شماره اول تعداد مشتریان، دو شماره دوم تعداد دوره زمانی و دو شماره بعدی تعداد وسیله‌ی نقلیه را نشان می‌دهد و شماره انتهایی نشان‌گر شماره سناریوی مسائل نمونه است. در دو



شکل ۹. فلوجارت حل زیرمسئله‌ی مسیریابی وسیله‌ی نقلیه.

می‌شود. تخصیص ماشین‌ها به‌طور تصادفی ایجاد شده است. در این زیرمسئله دو محدودیت وجود دارد:

۱. محدودیت ماشین: ممکن است ماتریس تخصیص به‌گونه‌ی برای مشتریان برگزیده ایجاد شود که از ظرفیت ماشین تخطی کند.

۲. محدودیت پنجره‌ی زمانی: این محدودیت زمانی رخ می‌دهد که مدت زمان طی شده در تور بیش از بازه زمانی ۱ روز کامل کاری باشد.

روند حل این زیرمسئله به صورت فلوجارت در شکل ۹ آمده است.

#### ۳.۲.۳. انتخاب

پس از عملگر تقاطع و تولید فرزندان به تعداد والدین، برای ثابت نگه‌داشتن جمعیت، نیازمند عملگر انتخاب هستیم. در عملگر انتخاب از میان جمعیت والدین و فرزندان، به تعداد جمعیت اولیه، آنهایی را که برزندگی بیشتری دارند انتخاب می‌کنیم و جمعیت اولیه را به‌روز می‌کنیم. در این صورت ترکیبی از والدین و فرزندان تشکیل‌دهنده‌ی نسل جدید است.

#### ۴. آزمایش عددی

به‌منظور کارایی الگوریتم ابتکاری پیشنهادی، دو سناریو برای حل مدل در ابعاد مختلف تعریف می‌شود. الگوریتم پیشنهادی با نرم‌افزار MATLAB کدنویسی شده است. سپس در مقیاس کوچک و متوسط با مدل خطی ارائه‌شده در بخش قبل از طریق نرم‌افزار GAMS نسخه‌ی ۲۳٫۵ با حل‌کننده‌ی Cplex و در مقیاس بزرگ با الگوریتم ژنتیک پیشنهادی که با نرم‌افزار MATLAB کد شده، مقایسه

جدول ۲. نتایج عددی حل دقیق و الگوریتم ابتکاری پیشنهادی (سناریوی اول).

مسائل نمونه (سناریو اول)	حل کننده Cplex		نتایج الگوریتم					درصد شاخص‌ها			زمان (ثانیه)
	حد پایین	حد بالا	هزینه نگه‌داری	هزینه کمبود	هزینه حمل و نقل	هزینه دیرکرد	هزینه کل	سختی	نزدیکی	صرفه‌جویی	
۰۵۰۵۰۱-۱	۲۰۶	۲۰۶	۶۵	۰	۱۵۸	۰	۲۲۳	۰	۷٫۶	-۸٫۳	۱
۰۵۰۵۰۲-۱	۲۰۶	۲۱۶	۶۰	۰	۱۴۷	۰	۲۰۷	۴٫۵	۰٫۵	۴٫۲	۱
۰۵۰۷۰۱-۱	۲۷۵	۲۷۹	۶۳	۰	۲۱۵	۰	۲۷۸	۱٫۳	۱٫۱	۰٫۴	۲
۰۵۰۷۰۲-۱	۲۹۶	۳۲۷	۶۴	۰	۲۵۷	۰	۳۲۱	۹٫۵	۷٫۸	۱٫۸	۳
۱۰۰۵۰۱-۱	۳۲۳	۳۲۳	۱۲۴	۰	۲۳۶	۰	۳۶۰	۰	۱۰	-۱۱٫۵	۶
۱۰۰۵۰۲-۱	۲۷۷	۳۱۱	۹۶	۰	۱۹۷	۰	۲۹۳	۱۰٫۹	۵٫۵	۵٫۸	۸
۱۰۰۷۰۱-۱	۴۱۸	۴۵۳	۱۱۲	۰	۳۲۷	۰	۴۳۹	۷٫۷	۴٫۸	۳٫۱	۱۰
۱۰۰۷۰۲-۱	۴۰۵	۵۰۴	۱۲۶	۰	۳۵۱	۰	۴۷۷	۱۹٫۶	۱۵	۵٫۴	۱۱
۱۵۰۵۰۱-۱	۳۶۰	۴۲۱	۱۳۹	۰	۲۷۹	۰	۴۱۸	۱۴٫۵	۱۴	۰٫۷	۱۲
۱۵۰۵۰۲-۱	۳۷۹	۶۱۴	۱۴۵	۰	۲۷۵	۰	۴۲۰	۳۸٫۳	۹٫۸	۳٫۶	۱۱
۱۵۰۷۰۱-۱	۴۸۲	۶۳۶	۱۹۸	۰	۳۵۵	۰	۵۵۳	۲۴٫۲	۱۳	۱۳٫۱	۱۲
۱۵۰۷۰۲-۱	۴۹۷	بی‌نهایت	۱۹۱	۰	۴۰۹	۰	۶۰۰	۱۰۰	۱۷	۱۰۰	۱۹

جدول ۳. نتایج عددی حل دقیق و الگوریتم ابتکاری پیشنهادی (سناریوی دوم).

مسائل نمونه (سناریو دوم)	حل کننده Cplex		نتایج الگوریتم					درصد شاخص‌ها			زمان (ثانیه)
	حد پایین	حد بالا	هزینه نگه‌داری	هزینه کمبود	هزینه حمل و نقل	هزینه دیرکرد	هزینه کل	سختی	نزدیکی	صرفه‌جویی	
۰۵۰۵۰۱-۲	۸۸۲	۸۸۲	۱۸۱	۰	۷۱۸	۰	۸۹۹	۰	۱٫۹	-۱٫۹	۷
۰۵۰۵۰۲-۲	۵۲۷	۵۵۲	۴۷	۰	۵۰۵	۰	۵۵۲	۴٫۵	۴٫۶	۰	۱۰
۰۵۰۷۰۱-۲	۵۲۲	۵۳۶	۸۶	۰	۴۴۸	۰	۵۳۴	۲٫۶	۲٫۲	۰٫۵	۱۱
۰۵۰۷۰۲-۲	۷۳۵	۱۱۰۰	۱۵۲	۰	۷۶۴	۰	۹۱۶	۳۳٫۲	۱۹٫۸	۱۶٫۷	۱۱
۱۰۰۵۰۱-۲	۵۲۵	۵۶۴	۲۷	۱۰۵	۴۷۸	۰	۶۱۰	۶٫۹	۱۳٫۹	-۸٫۱	۱۲
۱۰۰۵۰۲-۲	۸۷۳	۱۱۶۷	۲۰	۳۹۱	۵۲۰	۱	۹۳۲	۲۵٫۲	۶٫۳	۲۰٫۱	۲۹
۱۰۰۷۰۱-۲	۷۶۴	۸۴۶	۳۴	۸۸	۷۰۵	۱۰	۸۲۶	۹٫۷	۷٫۵	۲٫۴	۲۹
۱۰۰۷۰۲-۲	۸۱۳	۱۰۲۳	۴۶	۲۴۳	۶۴۶	۳	۹۳۴	۲۰٫۵	۱۳	۸٫۷	۷۱
۱۵۰۵۰۱-۲	۷۹۰	۱۳۳۱	۳۲	۳۲۸	۶۷۲	۱۳۶	۱۰۳۲	۴۰٫۶	۲۳٫۴	۲۲٫۵	۴۹
۱۵۰۵۰۲-۲	۶۴۶	۹۱۰	۵۹	۳۶	۶۰۷	۴۳	۷۰۲	۲۹	۸	۲۲٫۹	۷۷
۱۵۰۷۰۱-۲	۷۹۴	۱۶۶۸	۱۳۲	۱۶۷	۸۵۸	۳۷	۱۱۵۷	۵۲٫۴	۳۱٫۴	۳۰٫۶	۶۶
۱۵۰۷۰۲-۲	۸۹۳	۲۰۹۵	۷۰	۰	۸۹۸	۸۲	۹۶۸	۵۷٫۴	۷٫۷	۵۳٫۸	۸۶

جدول ۴. نتایج عددی الگوریتم ابتکاری و ژنتیک پیشنهادی (سناریوی اول).

مسائل نمونه (سناریو اول)	نتایج الگوریتم ابتکاری پیشنهادی				نتایج الگوریتم ژنتیک پیشنهادی			
	مجموع هزینه نگه‌داری و کمبود	مجموع هزینه دیرکرد و حمل و نقل	هزینه کل	زمان (ثانیه)	مجموع هزینه نگه‌داری و کمبود	مجموع هزینه دیرکرد و حمل و نقل	هزینه کل	زمان (ثانیه)
۲۰۰۵۰۱-۱	۳۰۰	۵۳۲	۸۳۲	۵۳	۳۰۸	۵۵۱	۸۵۹	۲۵۱
۲۰۰۵۰۲-۱	۳۲۱	۵۲۸	۸۴۹	۶۱	۳۳۰	۵۷۱	۹۰۱	۲۲۱
۲۰۰۷۰۱-۱	۳۵۶	۶۱۱	۹۶۷	۹۱	۳۴۸	۶۳۱	۹۷۹	۳۷۱
۲۰۰۷۰۲-۱	۳۸۳	۶۰۰	۹۸۳	۸۹	۳۹۱	۵۹۹	۹۹۰	۳۹۵
۲۵۰۵۰۱-۱	۴۶۶	۶۵۱	۱۱۱۷	۱۲۱	۴۸۰	۶۷۹	۱۱۵۹	۵۵۸
۲۵۰۵۰۲-۱	۴۳۰	۶۶۰	۱۰۹۰	۱۳۸	۴۶۹	۷۰۰	۱۱۶۹	۵۲۸
۲۵۰۷۰۱-۱	۴۷۸	۷۱۱	۱۱۸۹	۲۱۱	۴۶۰	۷۹۲	۱۲۵۲	۶۹۱
۲۵۰۷۰۲-۱	۴۶۷	۷۳۱	۱۱۹۸	۱۹۷	۴۸۱	۷۹۵	۱۲۷۶	۷۰۱

جدول ۵. نتایج عددی الگوریتم ابتکاری و ژنتیک پیشنهادی (سناریوی دوم).

مسائل نمونه (سناریو دوم)	نتایج الگوریتم ابتکاری پیشنهادی				نتایج الگوریتم ژنتیک پیشنهادی			
	مجموع هزینه نگاه‌داری و کمبود	مجموع هزینه دیرکرد حمل و نقل	هزینه کل	زمان (ثانیه)	مجموع هزینه نگاه‌داری و کمبود	مجموع هزینه دیرکرد و حمل و نقل	هزینه کل	زمان (ثانیه)
۲- ۲۰۰۵۰۱	۳۷۸	۹۹۱	۱۳۶۹	۲۰۱	۳۶۰	۱۰۳۲	۱۳۹۲	۳۲۰
۲- ۲۰۰۵۰۲	۳۵۰	۹۰۰	۱۲۵۰	۲۱۴	۳۵۵	۹۲۳	۱۲۷۸	۳۵۱
۲- ۲۰۰۷۰۱	۲۱۱	۱۱۶۴	۱۳۷۵	۲۷۴	۲۰۷	۱۱۹۹	۱۴۰۶	۴۰۲
۲- ۲۰۰۷۰۲	۴۵۱	۱۰۰۸	۱۴۵۹	۲۵۴	۴۰۰	۱۰۶۷	۱۴۶۷	۴۳۲
۲- ۲۵۰۵۰۱	۲۴۹	۱۵۳۴	۱۷۸۳	۳۴۱	۳۸۰	۱۴۵۱	۱۸۳۱	۶۰۰
۲- ۲۵۰۵۰۲	۵۳۳	۱۴۰۱	۱۹۳۴	۳۳۱	۵۱۱	۱۳۹۵	۱۹۰۶	۵۷۸
۲- ۲۵۰۷۰۱	۲۹۹	۱۳۹۷	۱۶۹۶	۳۶۱	۳۴۰	۱۳۷۶	۱۷۱۶	۷۹۰
۲- ۲۵۰۷۰۲	۴۴۷	۱۳۶۷	۱۸۱۴	۳۷۵	۴۸۱	۱۳۹۲	۱۸۷۳	۸۱۱

در جدول ۲ و ۳ شاهد دوازده نمونه مسئله‌ی کوچک و متوسط، به منظور مقایسه‌ی نتایج الگوریتم ابتکاری پیشنهادی با روش حل دقیق و محاسبه‌ی شاخص‌های کارایی هستیم. در بیشتر مسائل نمونه، نتایج الگوریتم ابتکاری پیشنهادی، بین جواب‌های حد بالا و پایین مدل خطی مسئله‌ی مسیریابی موجودی چندمحصولی با هزینه‌ی کمبود و پنجره زمانی با استفاده از حل‌کننده‌ی Cplex در محیط نرم‌افزاری GAMS قرار گرفته است (شکل ۱۰). برای تحلیل بیشتر نتایج الگوریتم ابتکاری پیشنهادی در مقیاس کوچک و متوسط، شاخص‌های کارایی محاسبه شده در جدول ۲ و ۳ به ترتیب صعودی شاخص سختی مسئله با روش حل دقیق ترسیم شد (شکل ۱۱). چنان که مشاهده می‌کنید، ارزیابی‌ها حاکی از آن است که الگوریتم ابتکاری پیشنهادی با توجه به تابع هدف و زمان حل در مقیاس کوچک و متوسط در مقایسه با روش حل دقیق دارای کیفیت مطلوبی است.

در بیشتر مسائل نمونه، نتایج الگوریتم ابتکاری پیشنهادی، بین جواب‌های حد بالا و پایین مدل خطی مسئله‌ی مسیریابی موجودی چندمحصولی با هزینه‌ی کمبود و پنجره زمانی با استفاده از حل‌کننده‌ی Cplex در محیط نرم‌افزاری GAMS قرار گرفته است (شکل ۱۰). برای تحلیل بیشتر نتایج الگوریتم ابتکاری پیشنهادی در مقیاس کوچک و متوسط، شاخص‌های کارایی محاسبه شده در جدول ۲ و ۳ به ترتیب صعودی شاخص سختی مسئله با روش حل دقیق ترسیم شد (شکل ۱۱). چنان که مشاهده می‌کنید، ارزیابی‌ها حاکی از آن است که الگوریتم ابتکاری پیشنهادی با توجه به تابع هدف و زمان حل در مقیاس کوچک و متوسط در مقایسه با روش حل دقیق دارای کیفیت مطلوبی است.

به منظور ارزیابی نتایج عددی الگوریتم ابتکاری پیشنهادی سازنده نسبت به الگوریتم ژنتیک پیشنهادی در مقیاس بزرگ، میزان درصد انحراف الگوریتم ژنتیک از الگوریتم ابتکاری سازنده پیشنهادی را برای تابع هدف و زمان حل مسئله در شکل‌های ۱۲ و ۱۳ ارائه کرده‌ایم.

چنان که مشاهده می‌شود الگوریتم ابتکاری سازنده (الگوریتم پیشنهادی) نسبت به الگوریتم ژنتیک پیشنهادی، تقریباً در تمامی نمونه‌های مسائل سناریوی اول و دوم در مقیاس بزرگ، هم از لحاظ تابع هدف و هم از لحاظ زمان حل مسئله، برتری داشته است.

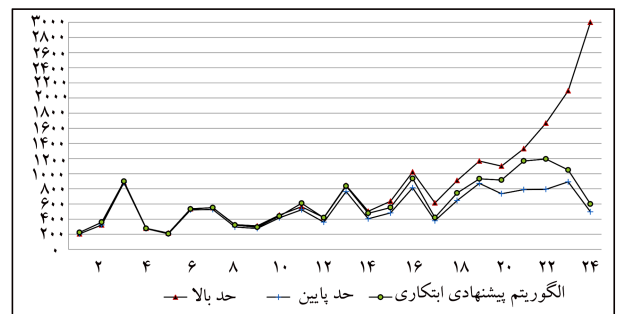
## ۵. نتیجه‌گیری و پیشنهادات آتی

در این نوشتار مدل مسیریابی موجودی چندمحصولی - چنددوره‌ی کمبوددار با پنجره زمانی ارائه شد. از ویژگی‌های مدل پیشنهادی می‌توان به در نظرگیری هم‌زمان امکان سفارش عقب افتاده و هزینه‌های مرتبط با آن، هزینه‌های دیرکرد تحت عنوان هزینه‌ی پنجره‌ی زمانی و هزینه‌های حمل و نقل و نگاه‌داری موجودی در قالب یک مدل برنامه‌ریزی خطی ترکیبی با عدد صحیح کارآمد اشاره کرد. همچنین ویژگی چندمحصولی بودن تقاضای هر مشتری که در مطالعات پیشین کم‌تر به آن توجه شده بود به مدل اضافه شد.

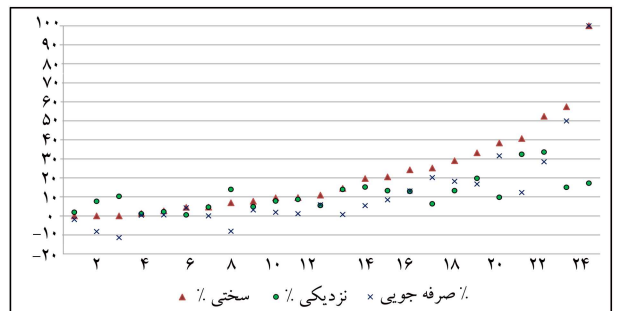
از آنجا که مسئله‌ی مذکور از نظر پیچیدگی در زمره‌ی مسائل NP-Hard قرار می‌گیرد، برای حل آن الگوریتمی ابتکاری طی دو سناریو جداگانه پیشنهاد شد. در نظرگیری سناریوهای مختلف، با هدف ارزیابی قابلیت انعطاف‌پذیری تابع هدف در مواجهه با شرایط مختلف ایجاد شد. برای نشان دادن توانایی‌های حل الگوریتم در مسئله‌ی مورد بررسی، تعداد ۲۰ مسئله‌ی نمونه برای هر سناریو حل و نتایج حاصل از آن نشان داده شد. به دلیل ماهیت پیچیده‌ی مدل، مسائل نمونه را به دو مقیاس (کوچک و متوسط) و (بزرگ) تقسیم کردیم. در این صورت اگر تعداد

جدول ۲ و ۳ شاهد دوازده نمونه مسئله‌ی کوچک و متوسط، به منظور مقایسه‌ی نتایج الگوریتم ابتکاری پیشنهادی با روش حل دقیق و محاسبه‌ی شاخص‌های کارایی هستیم.

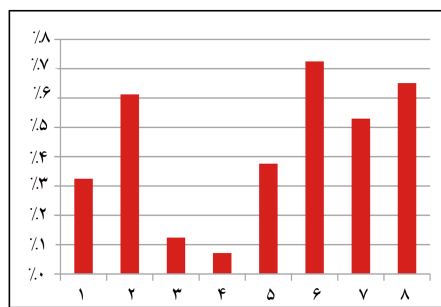
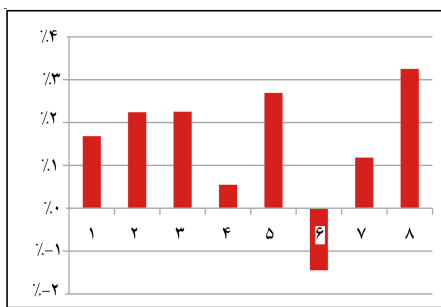
در بیشتر مسائل نمونه، نتایج الگوریتم ابتکاری پیشنهادی، بین جواب‌های حد بالا و پایین مدل خطی مسئله‌ی مسیریابی موجودی چندمحصولی با هزینه‌ی کمبود و پنجره زمانی با استفاده از حل‌کننده‌ی Cplex در محیط نرم‌افزاری GAMS قرار گرفته است (شکل ۱۰). برای تحلیل بیشتر نتایج الگوریتم ابتکاری پیشنهادی در مقیاس کوچک و متوسط، شاخص‌های کارایی محاسبه شده در جدول ۲ و ۳ به ترتیب صعودی شاخص سختی مسئله با روش حل دقیق ترسیم شد (شکل ۱۱). چنان که مشاهده می‌کنید، ارزیابی‌ها حاکی از آن است که الگوریتم ابتکاری پیشنهادی با توجه به تابع هدف و زمان حل در مقیاس کوچک و متوسط در مقایسه با روش حل دقیق دارای کیفیت مطلوبی است.



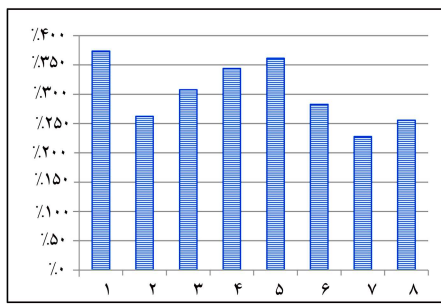
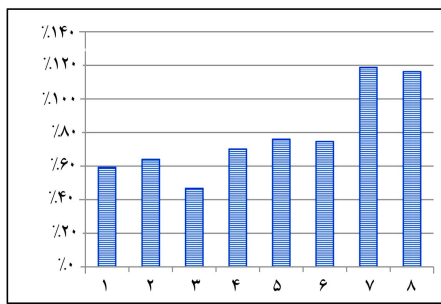
شکل ۱۰. مقایسه‌ی الگوریتم ابتکاری پیشنهادی با کران‌های Cplex.



شکل ۱۱. مقایسه‌ی الگوریتم پیشنهادی با روش دقیق از طریق شاخص‌های کارایی.



شکل ۱۲. درصد انحراف تابع هدف الگوریتم ژنتیک پیشنهادی از الگوریتم ابتکاری پیشنهادی.



شکل ۱۳. درصد انحراف زمان اجرای الگوریتم ژنتیک پیشنهادی از الگوریتم ابتکاری پیشنهادی.

پیشنهادی ارائه شد که نتایج حاصله گویای کیفیت مطلوب الگوریتم ابتکاری سازنده (الگوریتم پیشنهادی) در مقیاس بزرگ نیز هست.

اگرچه در مدل پیشنهادی توسعه یافته و الگوریتم حل پیشنهادی، با در نظرگیری مفروضات گوناگون و اضافه کردن ویژگی‌های خاص، سعی شد مسئله مورد بررسی به فضای عملی نزدیک‌تر شود و در عین حال با رویکرد خطی‌سازی از پیچیدگی آن کاسته شود، به علت گستردگی زمینه مورد بررسی امکان بازنگری یا افزودن ویژگی‌های دیگر نیز وجود دارد. یکی از مفروضاتی که در مدل پیشنهادی اعمال شد، عدم وجود شکست در تحویل تقاضاست. اگرچه این رویکرد به خطی‌سازی مسئله کمک می‌کند اما مسئله را از فضای عملی کمی دور می‌کند. بررسی رویکردهایی برای رفع این نقیصه از مباحثی است که می‌توان در مطالعات آتی بررسی کرد.

مشتریان بیش از ۱۵ عدد شود در زمره مسائل پیچیده و دارای مقیاس بزرگ قرار می‌گیرد.

برای ارزیابی کارایی الگوریتم پیشنهادی در تولید جواب‌های با کیفیت، در مقیاس کوچک و متوسط دو روش پیشنهاد شد. نتایج حاصل از الگوریتم پیشنهادی، با نتایج حل مدل برنامه‌ریزی خطی معرفی شده توسط حل‌کننده Cplex در محیط نرم‌افزار GAMS مقایسه شد. در روش اول نتایج الگوریتم پیشنهادی نسبت به قرارگیری در محدوده‌های بالا و پایین تولیدی حل‌کننده Cplex در نظر گرفته شد، که اکثر جواب‌ها در محدوده مذکور قرار گرفت. در روش دوم با تعریف سه شاخص کارایی، جواب‌ها در قالب هریک از شاخص‌ها آزموده شد که نتایج حاصله گویای کیفیت مطلوب آنها در مقیاس کوچک و متوسط است. اما در مقیاس بزرگ برای ارزیابی الگوریتم پیشنهادی، الگوریتم دیگری تحت عنوان الگوریتم ژنتیک

## پانویس‌ها

1. inventory routing problem
2. vehicle routing problem
3. travel salesman problem
4. vendor-managed inventory
5. maximum level policy
6. infeasible
7. constructive heuristic
8. lower bound

9. upper bound

## منابع (References)

1. Karp, R.M., *Reducibility Among Combinatorial Problems*, in Complexity of Computer Computations, R.E. Miller and J.W. Thatcher, Eds., Plenum Press, New York, pp. 85-104 (1972).

2. Bell, W.J., Dalberto, L.M., Fisher, M.L., Greeneld, A.J., Jaikumar, R., Kedia, P., Mack, R.G. and Prutzman, P.J. "Improving the distribution of industrial gases with an on-line computerized routing and scheduling optimizer", *Interfaces*, **13**(6), pp. 4-23 (1983).
3. Federgruen, A. and Zipkin, P.H. "A combined vehicle-routing and inventory allocation problem", *Operations Research*, **32**(5), pp. 1019-1037 (1984).
4. Fisher, M.L. and Jaikumar, R. "A generalized assignment heuristic for vehicle-routing", *Networks*, **11**(2), pp. 109-124 (1981).
5. Blumenfeld, D.E., Burns, L.D., Diltz, J.D. and Daganzo, C.F. "Analyzing trade-offs between transportation, inventory and production costs on freight networks", *Transportation Research Part B: Methodological*, **19**(5), pp. 361-380 (1985).
6. Burns, L.D., Hall, R.W., Blumenfeld, D.E. and Daganzo, C.F. "Distribution strategies that minimize transportation and inventory costs", *Operations Research*, **33**(3), pp. 469-490 (1985).
7. Anily, S. and Federgruen, A. "One warehouse multiple retailer systems with vehicle routing costs", *Management Science*, **36**(1), pp. 92-114 (1990).
8. Ronen, D. "Ship scheduling: The last decade", *European Journal of Operational Research*, **71**(3), pp. 325-333 (1993).
9. Christiansen, M., Fagerholt, K. and Ronen, D. "Ship routing and scheduling: Status and perspectives", *Transportation Science*, **38**(1), pp. 1-18 (2004).
10. Christiansen, M., Fagerholt, K., Nygreen, B., and Ronen, D. "Maritime transportation", In C. Barnhart and G. Laporte Editors, *Transportation Handbooks in Operations Research and Management Science*, North-Holland, Amsterdam, **14**, pp. 189-284 (2007).
11. Alegre, J., Laguna, M. and Pacheco, J. "Optimizing the periodic pick-up of raw materials for a manufacturer of auto parts", *European Journal of Operational Research*, **179**(3), pp. 736-746 (2007).
12. Dror, M., Ball, M.O. and Golden, B.L. "A computational comparison of algorithms for the inventory routing problem", *Annals of Operations Research*, **4**(1-4), pp. 3-23 (1985).
13. Dror, M. and Levy, L. "A vehicle routing improvement algorithm comparison of a 'greedy' and a matching implementation for inventory routing", *Computers & Operations Research*, **13**(1), pp. 33-45 (1986).
14. Abdelmaguid, T.F. "Heuristic approaches for the integrated inventory distribution problem", Ph.D. Dissertation, University of Southern California, Los Angeles (2004).
15. Abdelmaguid, T.F., Dessouky, M.M. and Ordonez, F. "Heuristic approaches for the inventory-routing problem with backlogging", *Computers & Industrial Engineering*, **56**(4), pp. 1519-1534 (2009).
16. Speranza, M.G. and Ukovich, W. "Minimizing transportation and inventory costs for several products on a single link", *Operations Research*, **42**(5), pp. 879-894 (1994).
17. Speranza, M.G. and Ukovich, W. "An algorithm for optimal shipments with given frequencies", *Naval Research Logistics*, **43**(5), pp. 655-671 (1996).
18. Bertazzi, L., Speranza, M.G. and Ukovich, W. "Minimization of logistic costs with given frequencies", *Transportation Research Part B: Methodological*, **31**(4), pp. 327-340 (1997).
19. Carter, M.W., Farvolden, J.M., Laporte, G. and Xu, J. "Solving an integrated logistics problem arising in grocery distribution", *INFOR*, **34**(4), pp. 290-306 (1996).
20. Popovic, D. Vidovic, M. and Radivojevic, G. "Variable neighborhood search heuristic for the inventory routing problem in fuel delivery", *Expert Systems with Applications*, **39**(18), pp. 13390-13398 (2012).
21. Ramkumar, P., Subramanian, T., Narendran, and Ganesh, K. "Mixed integer linear programming model for multi-commodity multi-depot inventory routing problem", OPSEARCH, Forthcoming, doi: 10.1007/s12597-012-0087-0. (2012).
22. Lio, S.-C. and Lee, W.-T. "A heuristic method for the inventory routing problem with time windows", *Expert Systems with Application*, **38**(10), pp. 13223-13231 (2011).
23. Silver, E.A. "An overview of heuristic solution methods", *Journal of the Operational Research Society*, **55**(9), pp. 936-956 (2004).
24. Clarke, G. and Wright, J.W. "Scheduling of vehicles from a central depot to a number of delivery points", *Operations Research*, **12**, pp. 568-581 (1964).
25. Dabiri, N., Tarokh, M.J. and Setak, M. "A constructive heuristic for a multi-product inventory routing problem", *Transportation Research Journal*, **2**(1), pp. 11-24 (2012).