

به کارگیری رویه جستجوی تصادفی تطابقی حریصانه برای حل مسئله فروشنده دوره گرد

محسن شیدپور¹، جواد بهنامیان²، امید رضایی³

1. کارشناسی ارشد مهندسی صنایع، دانشگاه بوعلی سینا (Mohsen.shidpour@gmail.com)

2. استادیار گروه مهندسی صنایع، دانشگاه بوعلی سینا (Behnamian@Basu.ac.ir)

3. کارشناسی ارشد مهندسی صنایع، دانشگاه بوعلی سینا (O.rezaei69@gmail.com)

چکیده

یکی از مهم ترین مسائل مطرح شده در زمینه بهینه سازی مسئله فروشنده دوره گرد است که تاکنون روش های متفاوتی برای حل آن پیشنهاد شده است. اهمیت این مسئله به دلیل تعمیم راه حل های این روش در بسیاری از مسائل حمل و نقل و مسائل زمانبندی و ... می باشد. بنابراین لازم است روش های حلی که برای این مسئله ارائه می شود از دقت بالایی برخوردار باشد. در این مسئله می بایست یک فروشنده تعدادی شهر یا همان نقاط تقاضا را به صورت یک تور بهینه طی کند به طوری که کل فاصله طی شده کمینه شود. در این مقاله از الگوریتم جستجوی تصادفی تطابقی حریصانه برای حل مسئله استفاده شده است. هر تکرار از این الگوریتم شامل دو فاز اصلی ساخت و جستجوی محلی است. در فاز ساخت یک جواب شدنی ایجاد و در فاز جستجوی محلی همسایه های این جواب را جستجو کرده و نقطه با بهترین تابع هدف را انتخاب می شود. این رویه تکرار می شود و در نهایت بهترین جواب برای خروجی انتخاب می شود. پارامترهای الگوریتم نیز با استفاده از روش فاکتوریل در نرم افزار Minitab16 تخمین زده شده است.

کلمات کلیدی: الگوریتم جستجوی تصادفی تطابقی حریصانه، مسئله فروشنده دوره گرد، طراحی آزمایشات

1- مقدمه

در مسئله یافتن کوتاه ترین مسیر همیلتونی یا مسئله فروشنده دوره گرد مجموعه شهرها با $\{C_1, C_2, \dots, C_n\}$ و همچنین فواصل بین شهرها با $d(C_i, C_j)$ نشان داده می شود. در این مسئله هدف، یافتن کوتاه ترین مسیر همیلتونی است که از یک شهر شروع و به همه شهرها دقیقاً یک بار وارد شود و در انتها به شهر اول باز می گردد. منشا پیدایش این مسئله دهه 1920 است، زمانی که ریاضیدانی به نام منجر این مسئله را مورد توجه قرار داد. سپس کار بر روی این مسئله توسط انجمن ریاضی برینستون در دهه 1930 ادامه پیدا کرد. در دهه 1940 ریاضیدانی به نام فلود این مسئله را با نام مسئله فروشنده دوره گرد معرفی کرد. مسئله فروشنده دوره گرد، یک مسئله کلاسیک بهینه سازی گسسته است و در زمره مسائل پژوهش عملیاتی قرار می گیرد که توضیح و شرح آن ساده و حل آن مشکل است. مسئله یافتن کوتاه ترین مسیر همیلتونی از نتایج حل مسئله فروشنده دوره گرد است. این مسئله می تواند متقارن و یا نامتقارن باشد. در حالت متقارن فاصله دو شهر به جهت حرکت بستگی ندارد. [9] همچنین این مسئله می تواند به صورت احتمالی¹، با پنجره زمانی²، به صورت چندکالایی³ و در شبکه راه آهن⁴ باشد. یافتن کوتاه ترین مسیر همیلتونی کاربردهای متفاوتی دارد و در ساخت تراشه های الکترونیکی⁵، زمانبندی کارها، تعیین توالی کارها و در مسیریابی وسایل نقلیه⁶ استفاده می شود. این مسئله علاوه بر جنبه نظری از لحاظ جنبه کاربردی نیز اهمیت فراوانی دارد. شناخت روشهای حل این مسئله و مقایسه آنها با یکدیگر و انتخاب روش مناسب، یکی از زمین های پژوهشی مهم محسوب می شود [8].

(30 و 31 فروردین 1396)

در سال 1986 رادهارامان از روش شاخه و کران برای حل مسئله فروشنده دوره گرد متقارن و نامتقارن استفاده کرده است [3]. در سال 2008 ساروبی و همکاران کاربرد مسئله فروشنده دوره گرد را در مسائل چندکالایی مورد بررسی قرار داده و آن را با روش شاخه و برش حل کردند [7]. در سال 2010 زمانی و لاو مقاله ای را در زمینه یافتن کران پایین برای مسئله فروشنده دوره گرد با استفاده از تکنیک‌های آزادسازی لاگرانژ ارائه کردند [9] در سال 2002 مون و همکاران با استفاده از الگوریتم ژنتیک به حل مسئله فروشنده دوره گرد با در نظر گرفتن محدودیت اولویت شهرها پرداخته اند. در این مسئله، برداری وجود دارد که نشان‌دهنده اولویت شهرها است. عملیات بازترکیب در این مقاله به روشی متفاوت انجام شده است که در نهایت منجر به بهبود عملکرد الگوریتم شده است [9]. در سال 2009 بالاپ راکاش و همکاران در مقاله ای، از ترکیب الگوریتم ژنتیک و الگوریتم‌های جستجوی محلی، برای حل مسئله فروشنده دوره گرد احتمالی استفاده کرده اند [3]. لیو سه روش تولید جواب اولیه را برای مسئله فروشنده دوره گرد احتمالی با استفاده از الگوریتم ژنتیک ارائه کرده است. این مقاله که در سال 2010 ارائه شده، از مسائل مختلفی برای ارزیابی کارایی سه روش استفاده کرده است. در مقال‌های که در سال 2010 توسط مارین اکیس و همکاران ارائه شده است، از الگوریتم بهینه سازی ازدحام ذرات (PSO) برای حل مسئله فروشنده دوره گرد احتمالی استفاده شده است. لی در سال 2008 به بهبود الگوریتم کلونی مورچه‌ها جهت حل این مسئله پرداخته است. در این مقاله از روش حد پایین هلد کارپ استفاده شده است که میزان تاثیر مقدار هیوریستیک و مقدار فرمون را در انتخاب مسیر تنظیم می‌کند. این روش منجر به نتایج بهتری نسبت به روش‌های معمول الگوریتم کلونی مورچه‌ها می‌شود. همچنین در سال 2009 تیانکان و همکاران الگوریتم کلونی مورچه‌ها را برای حل این مسئله، از طریق ایجاد تفاوت در نحوه بهنگام سازی فرمون بهبود بخشیدن در همین سال ژانگ الگوریتم‌های شبکه عصبی، ژنتیک و کلونی مورچه‌ها را برای حل مسئله فروشنده دوره گرد مورد بررسی قرار داده است [9].

2- الگوریتم پیشنهادی

2-1- ساختار استاندارد الگوریتم GRASP

برای حل مسئله مسیریابی الگوریتم GRASP از دو فاز فراابتکاری برای حل مسائل بهینه سازی ترکیباتی استفاده می‌کند: فاز اول یک فاز سازنده می‌باشد که راه حل‌های اولیه را می‌سازد درحالی که در مرحله دوم به طور کلی یک روش جستجوی محلی برای بهبود راه حل‌های اولیه مرحله اول ارائه می‌شود.

2-2- فاز ساخت

فاز ساخت یک رویه تکراری است که با یک آرایه خالی شروع می‌کند و در هر تکرار یک عنصر به جواب ناقص حاصل شده اضافه می‌شود و تا زمانی که جواب کامل شود این رویه ادامه پیدا می‌کند. در ابتدا کلیه عناصری که امکان شرکت در جواب ناقص را دارند، به شرطی که موجه بودن جواب را به هم نزنند، در نظر گرفته می‌شوند که عناصر کاندید نامیده می‌شوند. سپس هزینه شرکت کردن هر عنصر در جواب ناقص محاسبه شده و تعدادی از این عناصر کاندید^۷ که دارای هزینه کمتری باشند، انتخاب و در مجموعه لیست کاندیدای محدود^۸، قرار داده می‌شوند. پس از آن به تصادف از

(30 و 31 فروردین 1396)

RCL انتخاب شده و در جواب ناقص شرکت داده می شود. هر بار که یک عنصر در جواب ناقص شرکت داده می شود لیست عناصر کاندید و همچنین هزینه شرکت دادن هر عنصر مجددا محاسبه می شود.

2-3- فاز جستجوی محلی

جواب های ساخته شده در فاز ساخت ضرورتا بهینه نمی باشند، معمولا فاز جستجوی محلی، جواب های به دست آمده در فاز ساخت را بهبود می دهند. در فاز جستجوی محلی جواب جاری به صورت متوالی با جواب های بهتر در همسایگی آن تعویض می گردد و این کار تا زمانی ادامه پیدا می کند که به یک جواب بهینه محلی ختم شود.

3- الگوریتم پیشنهادی GRASP برای حل مسئله فروشنده دوره گرد

3-1- فاز ساخت

در فاز ساخت الگوریتم پیشنهادی برای حل مسئله فروشنده دوره گرد از یک روش ابتکاری برای یافتن جواب اولیه مناسب که بتوانیم سریع تر در فاز بهبود به جواب بهینه برسیم. این روش یک شهر را به تصادف از میان شهرهای موجود انتخاب می کند. این که کدام شهر را برای یافتن جواب اولیه انتخاب کنیم در جواب پایانی ما هیچ تاثیری نخواهد داشت. بعد از این که یک شهر را انتخاب کردیم، این روش در میان شهرهای مجاور این شهر نزدیک ترین شهر دیدار نشده را انتخاب و به آن شهر می رود و این روش را به همین صورت ادامه داده تا همه شهرها در یک تور قرار گیرند. به این ترتیب یک جواب ممکن و قابل قبول را پیدا کرده ایم که در فاز بهبود آن را بهینه می نماییم. لازم به ذکر است که این جواب لزوما جواب بهینه نیست و می بایست آن را بهبود دهیم.

3-2- فاز جستجوی محلی

روش های جستجوی محلی تصادفی نشان داده اند که برای حل بسیاری از مسائل پیچیده مفیدند. الگوریتم انجماد تدریجی که در میان آنها از همه بیشتر استفاده می شود.

3-3- الگوریتم انجماد تدریجی⁹

الگوریتم انجماد تدریجی یک الگوریتم بر گرفته از طبیعت و پدیده انجماد است. در پدیده انجماد ابتدا دمای محیط بالا و به تدریج این دما سرد شده و پدیده انجماد کم رخ می دهد که هر چه این دما آرام تر صورت گیرد نظم بیشتری در انجماد صورت می گیرد. این الگوریتم از یک دمای اولیه شروع به حرکت کرده و در هر دما تعدادی تکرار را انجام می دهد که به مجموعه تکرارها در یک دما یک زنجیره مارکوف را تشکیل می دهد و الگوریتم به همین ترتیب ادامه می دهد تا به یک معیار توقف رسیده و کار را خاتمه دهد.

این الگوریتم در هر مرحله از یک تابع انرژی برای پذیرش جواب استفاده می نماید به این ترتیب که اگر در یک مسئله میزان تفاوت انرژی راه حل فعلی و راه حل جدید در یک مسئله مینیمم سازی منفی باشد این راه حل پذیرفته می

شود ولی اگر این مقدار مثبت باشد به طور کامل حرکت رد نشده و با یک احتمال که متناسب با انرژی و دما در آن تکرار است یک مقدار را به دست آورده و با یک عدد تصادفی تولید شده مقایسه می شود اگر این مقدار از عدد تصادفی تولید شده بیشتر باشد حرکت پذیرفته شده و در غیر این صورت حرکت رد خواهد شد. در بیشتر روشهای مختلف این الگوریتم تفاوت در همین احتمال پذیرش می باشد.

الگوریتم SA از یک راه حل داده شده شروع شده و بعد از تکرار برخی از اشفتگی ها به منظور رسیدن به جواب بهتر ادامه می یابد. در هر مرحله اگر مقدار تابع هدف کاهش یابد جواب بهینه آن مرحله است، در غیر این صورت SA با قبول سطح احتمال $\frac{\Delta E}{T}$ که تفاوت ارزش هدف فعلی و قبلی و T پارامتر درجه حرارت که در طول فرآیند جستجو کاهش می یابد در نتیجه در ابتدای الگوریتم SA احتمال پذیرش نقاط بالاست، به تدریج کاهش می یابد تا زمانی که این احتمال خیلی کم شود. الگوریتم SA از اولین الگوریتم های توسعه یافته برای مسئله مسیریابی است. در این مطالعه از روش SA استاندارد با ساختار همسایگی متشکل از 4 اپراتور که در داخل مسیر به عنوان اپراتورهای بهبود می باشند، که در زیر همسایگی مختلف اپراتورها با استفاده از انجماد تدریجی نشان داده شده است.

3-4- اپراتورهای داخل مسیر

چندین اپراتور داخل مسیر در متون پیشنهاد شده است. به طور کلی آنها از اپراتورهای بهبود TSP گرفته شده اند. این عملگرها با الگوریتم انجماد تدریجی ترکیب شده و موجب بهبود جواب های الگوریتم می شود. عملگر حرکت اپراتور، تعویض اپراتور، و ارون و عملگر opt-2 که از جمله قوی ترین اپراتورهای داخل مسیر می باشد برای بهبود جواب های الگوریتم استفاده می شود.

4- تجزیه و تحلیل بحث

4-1- نحوه تنظیم پارامترهای الگوریتم

همان طور که گفته شد در فاز دوم الگوریتم GRASP از الگوریتم انجماد تدریجی برای بهبود جواب به دست آمده در مرحله اول استفاده می کنیم. در الگوریتم انجماد تدریجی سه پارامتر مهم ضریب کاهش دما (α) در هر مرحله، دمای اولیه (T_0) و تعداد تکرارها در هر زنجیره مارکوف می باشد. پارامتر α در واقع نحوه کاهش دما را تعیین می کند. هرچه این مقدار کمتر باشد الگوریتم جواب های بیشتری را بررسی می کند. دمای اولیه هم مانند پارامتر α هرچه بیشتر باشد الگوریتم جواب های بیشتری را مورد بررسی قرار داده ولی بالا بودن دما باعث می شود که الگوریتم در زمان قابل قبولی جواب نزدیک به جواب بهینه را به ما ندهد. تعداد تکرارها در هر زنجیره مارکوف تعیین کننده تعداد جواب های ممکن است که در هر دما ما مورد بررسی قرار می دهیم.

4-2- پارامترها و سطوح آن

برای تنظیم پارامترهای الگوریتم که موجب افزایش کارایی الگوریتم می شود، عواملی را که در بالا معرفی شد سطوحی را برای آنها در نظر می گیریم. و به ازای هر سطح از پارامترها برنامه را 10 بار اجرا کرده و میانگین این سطح را به عنوان تون مبنا در نرم افزار Minitab جهت تجزیه و تحلیل و محاسبات قرار می دهیم. عوامل و سطوح را به شکل زیر در

نظر می گیریم:

جدول 1- سطوح پارامترها

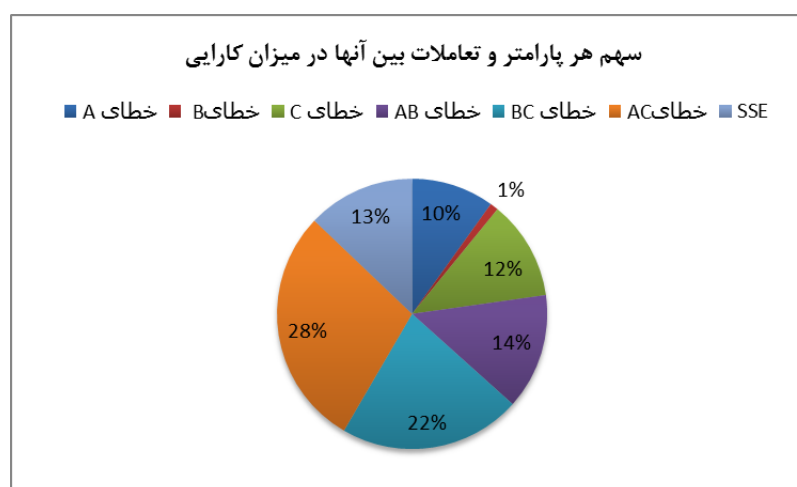
پارامتر	سطح اول	سطح دوم	سطح سوم
تکرار (A)	5	10	20
دمای اولیه (B)	500	1000	-
α (C)	.01	.05	.1

همان طور که مشخص است برای تنظیم پارامترهای الگوریتم از که دارای 3 فاکتور است سطوحی در نظر گرفته می شود. عامل اول که تعداد تکرارهای زنجیره مارکوف است را 3 سطح، دمای اولیه الگوریتم دارای 2 سطح و ضریب کاهش دما را 3 سطح در نظر می گیریم. بنابراین به تعداد $3 \times 2 \times 3$ جایگشت مختلف از جواب های الگوریتم را مبنا قرار داده و مبنای محاسبات قرار می گیرد. بعد از اجرای برنامه جدول تحلیل واریانس زیر به دست می آید:

3-4- تحلیل واریانس

جدول 2- جدول تحلیل واریانس

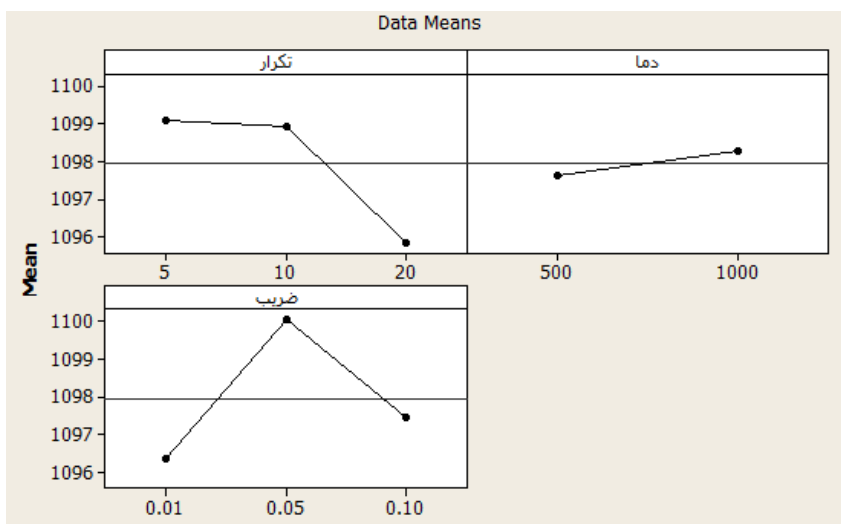
سهم پارامتر	F_0	میانگین مربعات	درجه های آزادی	مجموع مربعات	منبع تغییرات
10	23.2	19.7	2	39.3	خطای A
1	2.5	2.1	1	2.1	خطای B
12	26.9	22.7	2	45.5	خطای C
14	32.6	27.6	2	55.2	خطای AB
22	51.5	43.5	2	87.1	خطای BC
29	32.8	27.8	4	111.1	خطای AC
13		.8	58	49	SS_E
			71	389.4	کل



شکل 1- سهم هر پارامتر و تعاملات بین آنها

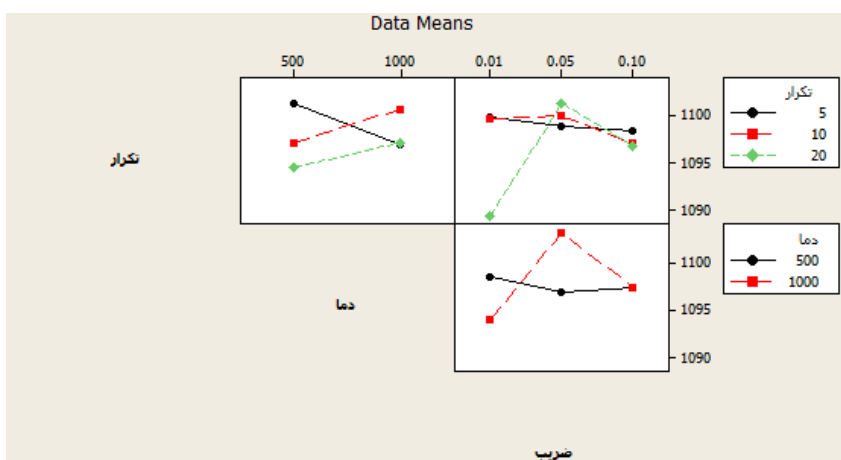
(30 و 31 فروردین 1396)

همان طور که مشاهده می شود پارامترهای A و C بیشترین سهم را در تغییر جوابها دارند. در تعامل بین پارامترها نیز همان طور که در جدول مشاهده می شود تعامل بین BC و AC نیز می توانند قابل ملاحظه باشند. حال به وسیله نموداری که از تعاملات بین پارامترها که در نرم افزار به دست آمده است مقادیر مناسب پارامترهای الگوریتم قابل تشخیص می باشد.



شکل 2 نمودار اثر پارامترهای الگوریتم به صورت جداگانه

همان طور در جدول تحلیل واریانس گفته شد پارامترهای تکرار و ضریب کاهش دما بیشترین سهم را در تغییر جواب های الگوریتم دارند. با توجه به شکل 2 نیز واضح است که شیب این دو پارامتر نسبت به پارامتر دمای اولیه با سرعت بیشتری تغییر می یابد که این سبب تغییری سریع در جواب الگوریتم می شود. پارامتر دمای اولیه نیز بی تاثیر نیست ولی نسبت به دو پارامتر دیگر از حساسیت کمتری برخوردار است.



شکل 3- نمودار تعامل بین پارامترها

(30 و 31 فروردین 1396)

شکل 3 نمودار اثرات تعاملی بین پارامترها را نشان می‌دهد. در تحلیل این نمودار می‌توان این گونه بیان کرد که مثلاً در نمودار تکرار-دما وقتی که دما 500 است، تعداد تکرار 20 بهترین مقدار تابع هدف را به ما خواهد داد و به همین ترتیب برای سایر نمودارها نیز از چنین استدلالی می‌توان استفاده نمود و پارامترهای الگوریتم را تنظیم نمود. بنابراین با توجه به استدلال‌هایی که صورت گرفت مقادیر $\alpha = 0.01$ و تکرار 20 و دمای 500 یا 1000 برای الگوریتم در نظر گرفته خواهد شد. دلیل اینکه دو دما در نظر گرفته می‌شود این است که این اختلاف تاثیر چندانی در تغییر جواب‌های الگوریتم ایجاد نخواهد کرد.

نتیجه‌گیری و تحقیقات آتی

در این مقاله، یکی از مسائل پرکاربرد مسیریابی تحت عنوان مسئله فروشنده دوره‌گرد مورد بررسی قرار گرفت. این مسئله به دلیل پیچیدگی و حجم بالای محاسبات در ابعاد بزرگ جز مسائل بهینه‌سازی ترکیباتی می‌باشد. به همین دلیل از الگوریتم‌های فراابتکاری برای حل آن استفاده می‌شود. در این بررسی، از رویه جستجوی تصادفی تطابقی حریصانه برای حل مسئله فروشنده دوره‌گرد به‌کارگرفته شد و نتایج حاصل از آن به دست آمد. استفاده از روش‌های دیگر برای به دست آوردن پارامترهای مناسب برای اجرای الگوریتم نیز برای تحقیقات آتی پیشنهاد می‌شود.

مراجع

- [1] Layeb, A. Ammi, A. and Chikhi, S. (2013). "A GRASP Algorithm Based on New Randomized Heuristic for Vehicle Routing Problem.", Computer Science Department University of Constantine. 1: 35-46.
- [2] Festa, P. (2002). "GREEDY RANDOMIZED ADAPTIVE SEARCH PROCEDURES.", AIROnews. VII, n.4: 7-11.
- [3] THOMAS, A. (1995). "Greedy Randomized Adaptive Search Procedures.", Mathematical Sciences Research Center. 6: 109-134.
- [4] Hahsler, M. and Hornik, H. (2009) "Introduction to TSP - infrastructure for the traveling salesperson problem", Journal of Statistical Software, 23, pp.1-21.
- [5] Jaillet, P. (1988) "Apriori solution of a travelling salesman problem in which a random subset of the customers are visited", Operations Research, 36, pp.929-936.
- [6] Jayaswal, S. (2008) "A comparative study of tabu search and simulated annealing for traveling salesman problem", Department of Management Sciences, University of Waterloo.
- [7] Johnson, S. and Lyle, A. (1997) "The traveling salesman problem: A case study in local optimization, local search in combinatorial optimization", In: Aarts, E.H.L. and Lenstra, J.K. (eds.), John Wiley & Sons, 215-310.
- [8] جباری، م. پزند، ح. فتاحی، پ. "به‌کارگیری روش جستجوی تطابقی حریصانه برای مسئله مکان‌یابی - مسیریابی دوسطحه"، پنجمین کنفرانس ملی و سومین کنفرانس بین‌المللی لجستیک و زنجیره تامین.
- [9] یقینی، م. مومنی، م. سرمدی، م. (1389). "یافتن کوتاهترین مسیر همیلتونی برای شهرهای ایران با استفاده از الگوریتم جستجوی ممنوع و ممتیک"، مهندسی حمل و نقل، چاپ دوم، شماره دوم.

- ¹ Probabilistic traveling salesman problem
- ² Traveling salesman problem with time windows
- ³ Multicommodity traveling salesman problem
- ⁴ Railway Traveling Salesman Problem (RTSP)
- ⁵ Chip fabrication
- ⁶ Vehicle Routing Problem (VRP)
- ⁷ Candidate element
- ⁸ Restricted candidate list (RCL)
- ⁹ Simulated annealing