

## Two Metaheuristic Approaches for p-Hub Center Location Problem under Capacity Constraints

**Ali Reza Eydi\***

Assistant Professor in Industrial Engineering, University of Kurdistan, Sanandaj, Iran,  
alireza.eydi@uok.ac.ir

**Jamal Arkat**

Associate Professor in Industrial Engineering, University of Kurdistan, Sanandaj, Iran,  
j.arkat@uok.ac.ir

**Ehsan Parhizkar Mehrabadi**

M.Sc. in Industrial Engineering, University of Kurdistan, Sanandaj, Iran, e.parhizgar@gmail.com

### **Abstract:**

Hub location problem is one of the new issues in location problems. This kind of location problem is widely used in transportation systems. In this paper, we investigate p-hub center location allocation problem under capacity constraint. The aim of the proposed model is to determine the location of hub nodes and the allocation of non-hub nodes to the hub in such a way that the maximum traveling time is minimized. In addition, since the problem is an NP hard problem, two metaheuristic algorithms including simulated annealing algorithm and ant colony are developed for solving large size real world problems. The performances of the proposed algorithms are examined via some numerical examples taken from known related benchmark sets (AP dataset). The best solutions found using metaheuristic algorithms are also compare to the results achieved using Lingo software. The results demonstrate that the proposed algorithms are able to find optimum or near optimum solutions in acceptable run times.

**Keywords:** Simulated annealing, Ant colony optimization, Capacity constraint, p-hub center location

---

\* Corresponding author

## ارائه دو روش فراابتکاری برای حل مسئله مکان‌یابی هاب مرکز ظرفیت‌دار

علیرضا عیدی<sup>۱\*</sup>، جمال اركات<sup>۲</sup>، احسان پرهیزگار مهرآبادی<sup>۳</sup>

۱- استادیار گروه مهندسی صنایع، دانشکده مهندسی، دانشگاه کردستان، سنتندج، ایران، alireza.eydi@uok.ac.ir

۲- دانشیار گروه مهندسی صنایع، دانشکده مهندسی، دانشگاه کردستان، سنتندج، ایران، j.arkat@uok.ac.ir

۳- دانش آموخته کارشناسی ارشد مهندسی صنایع، دانشکده مهندسی، دانشگاه کردستان، سنتندج، ایران، e.parhizgar@gmail.com

**چکیده:** مسئله مکان‌یابی هاب یکی از موضوعات جدید در حوزه مسائل مکان‌یابی است. این دسته از مسائل، کاربردهای فراوانی در سیستم‌های حمل و نقل دارند. در این پژوهش، مسئله مکان‌یابی تخصیص هاب مرکز با درنظر گرفتن محدودیت ظرفیت، بررسی می‌شود. هدف از مدل ارائه شده، یافتن مکان هاب‌ها و مشخص کردن نحوه تخصیص گره‌های غیرهاب به هاب است به گونه‌ای که بیشینه زمان سفر بین جفت گره‌های مبدأ-مقصد، کمینه شود. از آنجایی که مسئله تحت بررسی از نوع مسائل ناچندجمله‌ای سخت محسوب می‌شود، در این تحقیق دو الگوریتم فراابتکاری شامل الگوریتم‌های بازپخت شبیه‌سازی شده و اجتماع مورچگان، توسعه داده می‌شود. کارایی الگوریتم‌ها از طریق حل تعدادی مثال عددی که از مجموعه مسائل شناخته شده پست استرالیایی (AP) برگرفته شده، ارزیابی می‌شود و نتایج به دست آمده با راه حل‌های نرم‌افزار Lingo مقایسه می‌شوند. نتایج مثال‌ها حاکی از کارایی مناسب الگوریتم‌های توسعه داده شده است.

**واژه‌های کلیدی:** بازپخت شبیه‌سازی شده، بهینه‌سازی اجتماع مورچگان، محدودیت ظرفیت هاب، مکان‌یابی هاب مرکز

\*نویسنده مسؤول

مسائل هاب مرکز از جمله مسائل کمینه‌سازی بیشینه (minimax) به شمار می‌روند. چنین مسائلی اغلب در سیستم‌های حمل و نقلی کاربرد دارند که در آنها زمان‌های پاسخ‌دهی به تقاضای مشتریان از اهمیت و حساسیت بالایی برخوردار است. مکان‌یابی تسهیلات اضطراری (اورژانسی) و مسیریابی حمل برای کالاهای فاسدشدنی و یا حساس به زمان نظیر مواد خوراکی یا دارویی از جمله چنین کاربردهایی هستند. چنین مسئله‌ای حتی در مواردی که بحث خدمت‌رسانی اضطراری مطرح نیست (همانند کمینه‌کردن بیشینه نارضایتی مسافران در سفرهای هوایی) نیز کاربرد دارد. هدف از مسئله هاب مرکز، یافتن بهترین مکان استقرار هاب‌ها در شبکه و همچنین بهترین نحوه تخصیص گره‌ها به هاب‌ها است به گونه‌ای که بیشینه هزینه (زمان) سفر بین هر چفت از گره‌های مبدأ-مقصد، کمینه شود. اولین مدل‌های ریاضی برای مسئله هاب مرکز را کمپل (۱۹۹۴) ارائه کرد. در این تحقیق سه نوع مدل ریاضی شامل کمینه‌کردن بیشینه هزینه بین هر زوج مبدأ-مقصد، کمینه‌کردن بیشینه هزینه جابه‌جایی بر هر یال (مبدأ به هاب، هاب به هاب و هاب به هاب مقصد) و کمینه‌کردن بیشینه هزینه جابه‌جایی بین هاب و یک مبدأ یا یک مقصد، ارائه شده‌اند. کارا و تانسل<sup>۱</sup> (۲۰۰۰) یک مدل خطی عدد صحیح برای مسئله هاب مرکز ارائه کردند و اثبات کردند که این مسئله ناچند جمله‌ای کامل<sup>۲</sup> است. مؤلفان همچنین نشان داده‌اند که مدل ارائه شده نسبت به نسخه‌های خطی دیگر برای مسئله هاب مرکز از کارایی بالاتری برخوردار است. کمپل و همکاران (۲۰۰۷) مسئله تخصیص هاب مرکز<sup>۳</sup> را بررسی کرده‌اند. مسئله تخصیص هاب حالت خاصی از مسئله مکان‌یابی

## ۱- مقدمه

یکی از موضوعات جدید در حوزه مسائل مکان‌یابی، مسئله مکان‌یابی هاب<sup>۱</sup> است. اصطلاح هاب به یک مکان یا یک گره از شبکه اطلاق می‌شود که در آن کالا یا اطلاعات تهیه‌شده از چندین منبع، گردآوری می‌شوند و سپس به دیگر هاب‌های شبکه یا مقصد نهایی انتقال داده می‌شوند. درواقع هنگامی که امکان ارسال مستقیم جریان بین گره‌ها وجود نداشته باشد و یا ارسال مستقیم جریان بین گره‌ها صرفة اقتصادی نداشته باشد از هاب به منظور ارسال جریان بین گره‌های شبکه استفاده می‌شود.

در مسائل مکان‌یابی هاب، مکان استقرار هاب‌ها و نحوه تخصیص گره‌های شبکه به هاب‌ها به گونه‌ای تعیین می‌شوند که مجموع هزینه‌های استقرار هاب‌ها و هزینه‌های حمل و نقل در کل شبکه کمینه شوند. مسئله مکان‌یابی هاب، کاربردهای فراوانی در مسائل دنیای واقعی همچون خطوط هوایی، سیستم‌های ترافیکی و حمل و نقل، خدمات پستی و شبکه‌های مخابراتی دارد. در تحقیقات اوکلی<sup>۴</sup> و میلر<sup>۵</sup> (۱۹۹۴)، کمپل<sup>۶</sup> و همکاران (۲۰۰۲) و فراهانی و همکاران (۲۰۱۳) بررسی جامعی در خصوص ادبیات این حوزه از مسائل مکان‌یابی هاب را می‌توان به چهار نوع کلی مسائل مکان‌یابی هاب را می‌توان به چهار نوع شامل مسئله مکان‌یابی هاب میانه، مسئله مکان‌یابی هاب با هزینه ثابت، مسئله مکان‌یابی هاب مرکز و مسئله مکان‌یابی هاب پوششی تقسیم کرد (الومار<sup>۷</sup> و کارا، ۲۰۰۸)). از آنجایی که تحقیق حاضر، مسئله مکان‌یابی هاب مرکز را بررسی می‌کند، در ادامه برخی از جدیدترین تحقیقات مرتبط با مسئله هاب مرکز مورد بررسی بیشتر قرار می‌گیرند.

می‌شود. رویهٔ ترتیبی حل مسئله مکان‌یابی مسئلهٔ تخصیص تا رسیدن به یک راه حل مطلوب تکرار می‌شود. الگوریتم حلی که می‌بر<sup>۷</sup> و همکاران (۲۰۰۹) ارائه کرده‌اند یک الگوریتم ترکیبی است. این الگوریتم برای حل مسئلهٔ هاب مرکز در حالت تخصیص تکی توسعه داده شده است و مشتمل بر دو الگوریتم شامل الگوریتم کوتاه‌ترین مسیر (فاز اول) و الگوریتم بهینه‌سازی اجتماع مورچگان<sup>۸</sup> (فاز دوم) است. شایان ذکر است که محققان در فاز اول الگوریتم توسعه‌داده شده از یک رویهٔ شاخه و کرانه استفاده کرده‌اند.

از جمله مطالعاتی که در صدد توسعه الگوریتم‌های دقیق برای حل مسئلهٔ هاب مرکز بوده‌اند می‌توان به بامگارتنر<sup>۹</sup> (۲۰۰۳)، همچیر<sup>۱۰</sup> و می‌یر (۲۰۰۶) و ارنست<sup>۱۱</sup> و همکاران (۲۰۰۹) اشاره کرد. بومگارتنر (۲۰۰۳) مدل‌های ریاضی مختلفی را که برای مسئلهٔ هاب مرکز بدون محدودیت ظرفیت ارائه شده‌اند، مرور کرده است و سپس با معرفی حدود بالا و پایین کارا، یک الگوریتم شاخه و کرانه را توسعه داده و آن را با نسخه‌های متعارف الگوریتم شاخه و کرانه مقایسه کرده است. همچیر و مایر (۲۰۰۶) نشان داده‌اند که الگوریتم ترکیبی جستجوی دودویی<sup>۱۲</sup> که کارایی آن برای مسائل متعارف مکان‌یابی مرکز ثبات شده است در مسائل مکان‌یابی هاب مرکز نیز به خوبی عمل می‌کند. ارنست و همکاران (۲۰۰۹) مسئلهٔ هاب مرکز بدون ظرفیت را برای دو حالت تخصیص تکی و تخصیص چندگانه بررسی کرده‌اند. مؤلفان نشان داده‌اند که مسئله در هر دو حالت ناچندجمله‌ای سخت است و حتی در حالتی که مکان استقرار هاب‌ها نیز مشخص باشد و هدف صرفاً یافتن نحوه تخصیص گره‌های غیرهاب باشد، مسئله

هاب است که در آن، مکان‌های استقرار هاب‌ها از قبل مشخص هستند و صرفاً نحوه تخصیص گره‌های غیرهاب به گره‌های هاب باید مشخص شود. محققان چند مدل عدد صحیح برای این مسئله ارائه کرده‌اند و پیچیدگی محاسباتی هر یک از مدل‌ها را بررسی کرده‌اند.

کاربردهای متعدد مسئلهٔ هاب مرکز در حوزه‌های مختلف باعث شده است الگوریتم‌های دقیق و ابتكاری متعددی برای این مسئله توسعه داده شود. به‌طور متعارف، برای حل مسائل با اندازه کوچک از روش‌های دقیق بهینه‌سازی مانند شاخه و کرانه، شاخه و برش و تجزیه بذرگ<sup>۱۳</sup> استفاده می‌شود. این در حالی است که به‌دلیل ناچندجمله‌ای سخت‌بودن مسائل مکان‌یابی هاب، برای مسائل با ابعاد بزرگ، از روش‌های ابتكاری و فرآبتكاری مختلفی نظری جستجوی حریص<sup>۱۴</sup>، جستجوی ممنوعه<sup>۱۵</sup> (TS)، بازیخت شبیه‌سازی شده<sup>۱۶</sup> (SA) و الگوریتم زنتیک<sup>۱۷</sup> استفاده شده‌اند (فراهانی و حکمت‌فر ۲۰۰۹). نخستین روش حل ابتكاری برای مسئلهٔ تخصیص هاب مرکز را پاموک<sup>۱۸</sup> و سپیل<sup>۱۹</sup> (۲۰۰۱) ارائه کرده‌اند. روش ابتكاری ارائه شده ترکیبی از الگوریتم جستجوی ممنوعه و یک الگوریتم جستجوی حریص است و در رویه‌ای ترتیبی، دو مسئلهٔ مکان‌یابی و تخصیص حل می‌شوند؛ بدین معنی که نخست مکان‌های هاب‌ها با استفاده از رویکردهای ابتكاری تعیین می‌شوند، سپس با توجه به مکان‌های هاب‌ها، نحوه تخصیص گره‌های غیرهاب به هاب‌ها مشخص می‌شوند. در گام بعد، الگوریتم حریص با توجه به تخصیص به‌دست‌آمده، مکان‌های استقرار هاب‌ها را تغییر می‌دهد و سپس مجددًا مسئلهٔ تخصیص با توجه به راه حل به‌دست‌آمده برای مکان‌یابی، اصلاح

الگوریتم بازپخت شبیه‌سازی شده و بهینه‌سازی اجتماع مورچگان، ارائه می‌شوند. برای ارزیابی کارایی الگوریتم‌های ارائه شده، تعدادی از مسائل مربوط به مجموعه مسائل شناخته شده پست استرالیا<sup>۳۳</sup> (AP) توسط دو الگوریتم حل می‌شوند و نتایج حل، بررسی می‌شوند. در ادامه، ساختار مقاله بدین صورت سازماندهی شده است:

نخست، مسئله تحت بررسی، تشریح می‌شود و در قالب یک مدل عدد صحیح، مدل‌سازی می‌شود. در بخش بعد، ساختار الگوریتم‌های حل پیشنهادی تشریح می‌شود. سپس مثال‌های عددی و بررسی نتایج ارائه می‌شود. در آخر، جمع‌بندی، نتیجه‌گیری و ارائه پیشنهادها برای مطالعات آتی در بخش نهایی ارائه می‌شوند.

## ۲- بیان مسئله و ارائه مدل ریاضی

شكل کلی مسئله تحت بررسی بدین صورت است: مجموعه  $N$ ، شبکه‌ای با  $n$  گره را نشان می‌دهد، مجموعه  $N \subseteq P$  نیز مجموعه هاب‌های بالقوه را که شامل  $p$  گره است نشان می‌دهد. زیرشبکه هاب‌ها یک شبکه کامل است؛ بدین معنی که هر جفت هاب به صورت مستقیم به یکدیگر متصل هستند. ارتباط جفت گره‌های غیرهاب صرفاً از طریق هاب‌ها امکان‌پذیر است، بدین معنی که بین گره‌های غیرهاب ارتباط مستقیم وجود ندارد. هدف از مسئله تحت بررسی، انتخاب تعداد مشخصی از گره‌های بالقوه برای احداث هاب و تخصیص گره‌های غیرهاب به هاب‌ها است؛ بهنحوی که بیشینه زمان‌های سفر بین هر جفت مبدأ-مقصد، کمینه شود. برای مدل‌سازی این مسئله از مفهوم جدید شعاع هاب<sup>۳۴</sup> (می‌یر و همکاران، ۲۰۰۹) استفاده می‌شود. برای روشن شدن

همچنان ناچندجمله‌ای سخت باقی می‌ماند. محققان برای حالت تخصیص چندگانه، یک الگوریتم شاخه و کرانه کارا توسعه داده‌اند.

یکی از مفروضات اصلی که در تحقیق‌های پیشین مکان‌یابی هاب مرکز در نظر گرفته شده است، فرض نامحدودبودن ظرفیت هاب‌ها است بدین معنی که فرض شده است میزان جریان عبوری از هر هاب، نامحدود است. در بسیاری از مسائل دنیای واقعی، هر هاب دارای ظرفیت مشخص و محدودی است و بنابراین درنظرگرفتن محدودیت ظرفیت در مدل‌های توسعه‌داده شده، باعث خواهد شد چنین مدل‌هایی هرچه بیشتر به شرایط دنیای واقعی نزدیک‌تر شوند. بررسی تحقیق‌های پیشین حاکی از آن است که با وجود اهمیت موضوع محدودیت ظرفیت، تاکنون تحقیقی به بررسی و مدل‌سازی مسئله مکان‌یابی هاب مرکز با درنظرگرفتن محدودیت ظرفیت نپرداخته است (کمپل ۲۰۰۷). شایان ذکر است مدل‌هایی که بشیری و میرزایی (۲۰۰۸) ارائه کرده‌اند، فرض محدودبودن ظرفیت هاب‌ها را در مسئله تخصیص هاب مرکز در نظر گرفته‌اند؛ به عبارتی در مسئله بررسی شده، فرض شده است که مکان‌های استقرار هاب‌ها از قبل مشخص هستند و صرفاً مسئله تخصیص گره‌های غیرهاب به هاب‌ها مدنظر قرار می‌گیرد.

در پژوهش حاضر، یک مدل برنامه‌ریزی ریاضی عدد صحیح برای مسئله مکان‌یابی هاب مرکز با ظرفیت محدود ارائه می‌شود. هدف مدل ریاضی ارائه شده تعیین مکان‌های استقرار هاب‌ها و نحوه تخصیص گره‌های غیرهاب است؛ به گونه‌ای که بیشینه زمان سفر بین هر جفت گره مبدأ-مقصد، کمینه شود. از آنجایی که مسئله تحت بررسی، ناچندجمله‌ای سخت است، برای حل آن، دو الگوریتم فرآباتکاری شامل

## مجموعه اندیس‌ها

 $I$ : مجموعه گره‌ها ( $i$  و  $j$ : اندیس گره) $K$ : مجموعه هاب‌ها ( $k$  و  $l$ : اندیس گره)

## پارامترها

 $r_k$ : شعاع پوشش هاب  $k$  $c_{ij}$ : هزینه (زمان یا مسافت) سفر از گره  $i$  به گره  $j$  $c_k$ : ظرفیت هاب  $k$  $o_i$ : مقدار تقاضای (جریان خروجی از) گره  $i$  $\alpha$ : ضریب تنزیل

## متغیرهای تصمیم

 $X_{kk}$ : متغیر دودویی که مقدار یک می‌گیرد اگر یک هاب در گره  $k$  مستقر شود. $X_{ik}$ : متغیر دودویی که مقدار یک می‌گیرد اگر گره  $i$  به هاب مستقر در گره  $k$  تخصیص داده شود.

با درنظر گرفتن مفروضات عنوان شده و نمادگذاری فوق، مدل ریاضی مسئله به شکل زیر ارائه می‌شود:

$$\min \max_{k,l,k \neq l} (r_k + r_l + \alpha c_{kl}) \quad (1)$$

$$X_{ik} \leq X_{kk} \quad \forall i, k \quad (2)$$

$$r_k \geq c_{ik} X_{ik} \quad \forall i, k \quad (3)$$

$$\sum_i O_i X_{ik} \leq C_k X_{kk} \quad \forall k \quad (4)$$

$$\sum_k X_{ik} = 1 \quad \forall i \quad (5)$$

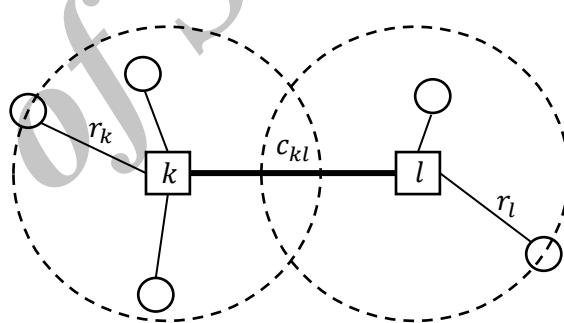
$$\sum_k X_{kk} = p \quad (6)$$

$$r_k \geq 0 \quad \forall k \quad (7)$$

$$X_{ik} \in \{0,1\} \quad \forall i, k \quad (8)$$

رابطه (۱) به عنوانتابع هدف، بیشترین هزینه (زمان یا مسافت) جایه‌جایی بین تمامی جفت گره‌های شبکه را کمینه می‌کند. برای محاسبه هزینه بین هر جفت گره از مفهوم شعاع پوشش به صورتی که پیش‌تر گفته شده، استفاده شده است. محدودیت‌های (۲) و (۳) تضمین

این مفهوم، موقعیت نسبی دو هاب و تعدادی از گره‌های غیرهاب تخصیص یافته به آنها در شکل (۱) نشان داده شده است. در این شکل، هاب‌ها با مربع و گره‌های غیرهاب با دایره مشخص شده‌اند. برای به دست آوردن مدت زمان سفر بین یک مبدأ در شعاع پوشش یکی از هاب‌ها و یک مقصد در شعاع پوشش هاب دیگر، مجموع شعاع‌های پوشش دو هاب و ضریبی از فاصله زمانی بین دو هاب در نظر گرفته می‌شود. فرض بر این است که سرعت انتقال مستقیم بین دو هاب بیشتر از سرعت انتقال از یک گره غیرهاب به یک هاب یا بر عکس است.



شکل ۱- مثالی از مفهوم شعاع هاب

مفروضات زیر در مدل‌سازی مدنظر قرار می‌گیرند:

- هر گره غیرهاب به یک هاب تخصیص می‌یابد.
  - به دلیل صرفة اقتصادی در ارتباط مستقیم دو هاب از فاکتور تنزیل (اوکلی، ۱۹۸۷) استفاده می‌شود.
  - میزان جریان عبوری از هر هاب، محدود است.
  - یال‌های شبکه قادر محدودیت ظرفیت هستند.
  - گراف مربوط به گره‌های غیرهاب و هاب‌ها، متقابران است و نامعادله مثبتی برای فواصل زمانی در آن صدق می‌کند.
  - کلیه پارامترهای مسئله، قطعی هستند.
- نمادگذاری مدل ریاضی به شرح زیر است:

### ۱-۳- الگوریتم بازپخت شبیه‌سازی شده

الگوریتم بازپخت شبیه‌سازی شده از فرایند فیزیکی بازپخت یا تبرید الهام گرفته شده است. در فرایند بازپخت، فلز یا آلیاژ مذاب به‌آرامی و با کاهش تدریجی دما، سرد می‌شود تا ساختار ملکولی مناسبی برای محصول نهایی به دست آید. هدف بازپخت شبیه‌سازی شده، یافتن ساختار یا چیدمان بهینه (حالی با کمترین انرژی) برای یک مسئله پیچیده است (بلوم<sup>۵</sup> و رولی<sup>۶</sup>، ۲۰۰۳ و گلور<sup>۷</sup> و کوچنبرگ<sup>۸</sup>، ۲۰۰۳). نقطه شروع این الگوریتم برخلاف الگوریتم‌های تکاملی، یک راه حل اولیه است. راه حل اولیه می‌تواند به صورت تصادفی یا براساس رویه‌ای نظاممند تولید شود. SA دارای دو حلقه اصلی شامل حلقه درونی و حلقه بیرونی است. در هر تکرار حلقه درونی، یک راه حل همسایه برای راه حل فعلی تولید می‌شود. در صورتی که راه حل همسایه بهتر از راه حل فعلی باشد، جایگزین آن می‌شود. حتی در صورتی که راه حل همسایه بهتر از راه حل کنونی نباشد، با احتمال مشخصی، شанс جایگزین شدن با راه حل فعلی را دارد. این ویژگی باعث می‌شود که الگوریتم تا حدود زیادی بتواند از دام تله‌های بهینگی محلی بگریزد. حلقه درونی تا یافتن تعداد مشخصی راه حل بهبوددهنده یا تعداد مشخصی تکرار (طول زنجیره مارکوف<sup>۹</sup>) تکرار می‌شود. پس از آنکه شرط خروج از حلقه درونی برقرار شد، دما در حلقه بیرونی کاهش می‌یابد و تکرارهای حلقه درونی مجدداً تکرار می‌شوند. فرایند کاهش دما در حلقه بیرونی باعث کاهش احتمال پذیرش راه حل‌های غیربهبوددهنده می‌شود. الگوریتم پس از رسیدن به دمای مشخصی که دمای انجامداد نامیده می‌شود، متوقف می‌شود. عناصر اصلی SA در ادامه تشریح می‌شوند.

می‌کند که گره  $n$  زمانی به گره  $k$  تخصیص یابد که در این گره، یک هاب مستقر شده باشد و گره  $n$  در شعاع پوشش هاب گفته شده قرار گیرد. محدودیت (۴) محدودیت ظرفیت را برای هر هاب نشان می‌دهد. محدودیت (۵) تضمین می‌کند که هر گره فقط به یک هاب تخصیص داده شود. محدودیت (۶) تعداد هاب‌ها را مشخص می‌کند. محدودیت‌های (۷) و (۸) دامنه متغیرهای تصمیم را نشان می‌دهند.

تابع هدف مدل ریاضی ارائه شده، غیرخطی است. برای خطی‌کردن این عبارت، پس از تعریف متغیر تصمیم جدید  $z$ ، تابع هدف به صورت رابطه (۹) بازنویسی و محدودیت (۱۰) به مدل اضافه می‌شود.

$$\min z \quad (9)$$

$$z \geq (r_k + r_l + \alpha c_{kl}) \quad \forall k, l \quad (10)$$

با این تغییر، مدل ریاضی کاملاً خطی است و برای حل آن در مقیاس کوچک می‌توان از نرم‌افزارهای حل مدل‌های خطی عدد صحیح استفاده کرد. در بخش آتی، دو الگوریتم برای حل مسئله در مقیاس بزرگ، ارائه می‌شوند.

### ۳- الگوریتم‌های حل

همان‌گونه که در مرور ادبیات گفته شد، مسائل مکان‌یابی و تخصیص هاب‌ها از جمله مسائل ناچندجمله‌ای سخت محسوب می‌شوند. با این اوصاف، نمی‌توان مدل ریاضی عدد صحیح ارائه شده در بخش قبل را برای مثال‌هایی در اندازه‌های بزرگ، حل کرد؛ بنابراین در این بخش دو الگوریتم فرالبتکاری شامل الگوریتم بازپخت شبیه‌سازی شده و بهینه‌سازی اجتماع مورچگان، برای حل مسئله تحت بررسی ارائه می‌شود.

راه حل اولیه SA به صورت تصادفی تولید می‌شود بدین صورت که اعداد مربوط به بخش اول به صورت تصادفی از بین اعداد ۱ تا تعداد گره‌ها انتخاب می‌شوند و اعداد بخش دو نیز به صورت تصادفی از بین اعداد ۱ تا تعداد هاب‌ها انتخاب می‌شوند. در صورت نشدنی بودن، براساس شیوه‌ای که گفته شد بخش دوم راه حل باید اصلاح شود.

راه حل اولیه باید از نظر محدودیت ظرفیت هاب‌ها نیز بررسی شود، بدین معنی که لازم است با توجه به هاب‌های انتخاب شده و نحوه تخصیص گره‌ها، میزان جریان عبوری از هر هاب مشخص شود. در صورتی که ظرفیت تخصیص یافته به یک هاب بیش از ظرفیت مجاز باشد، راه حل جدیدی به عنوان راه حل اولیه تولید می‌شود.

### ۲-۱-۳- تولید راه حل همسایه

شیوه‌ای که SA برای تولید راه حل همسایه از راه حل فعلی به کار می‌گیرد در سرعت همگرایی و کیفیت راه حل نهایی الگوریتم تأثیر فراوانی دارد. در الگوریتم ارائه شده، از دو رویه متفاوت با احتمالات مساوی برای تولید همسایه استفاده می‌شود. رویه نخست برای بخش اول بردار راه حل (انتخاب هاب‌ها) و رویه دوم برای بخش دوم (تخصیص گره‌ها به هاب‌ها) استفاده می‌شود. در رویه نخست، یکی از درایه‌های بخش اول بردار راه حل به صورت تصادفی انتخاب می‌شود و مقدار آن، به صورت تصادفی به مقداری دیگر تغییر داده می‌شود. چنین تغییری معادل انتخاب گرهی دیگر برای استقرار هاب است. در رویه دوم، از تعویض‌های دوتایی استفاده می‌شود بدین معنی که دو درایه متناظر با گره‌های غیرهاب، از بخش دوم بردار راه حل به صورت تصادفی انتخاب

### ۱-۱-۳- ساختار راه حل و تولید راه حل اولیه

اولین مرحله در هر الگوریتم فرآبتكاری، طراحی ساختاری مناسب برای ارائه راه حل است. ساختار در نظر گرفته شده، یک بردار دوبخشی است. بخش اول که اندازه آن برابر با تعداد هاب‌ها است، شماره گره‌های را نشان می‌دهد که برای استقرار هاب‌ها، انتخاب شده‌اند. اندازه بخش دوم برابر با تعداد گره‌های شبکه است و اعداد آن، شماره هاب‌های را نشان می‌دهند که گره‌ها به آنها تخصیص یافته‌اند. شکل (۲) نمونه‌ای از چنین ساختاری را برای یک مسئله با ۱۰ گره و سه هاب نشان می‌دهد. در راه حلی که این بردار نشان می‌دهد، هاب‌های ۱، ۲ و ۳ به ترتیب در گره‌های ۶، ۳ و ۷ مستقر هستند. پیش از آنکه نحوه تخصیص مشخص شود، لازم است بردار تخصیص (بخش دوم راه حل) در صورت نیاز اصلاح شود. همان‌گونه که در این مثال دیده می‌شود اگرچه هاب‌های شماره ۱ و ۳ به ترتیب در گره‌های ۶ و ۷ مستقر شده‌اند، گره ۶ به هاب شماره ۲ و گره ۷ به هاب شماره ۱ تخصیص یافته است. با این اوصاف باید این راه حل اصلاح شود. بردار اصلاح شده شکل (۲) در شکل (۳) نشان داده شده است. با توجه به بردار اصلاح شده نحوه تخصیص بدین صورت است: گره‌های ۱، ۵، ۸ و ۹ به هاب شماره ۱ (مستقر در گره ۶)، گره‌های ۲، ۳، ۴ و ۱۰ به هاب شماره ۲ (مستقر در گره ۳) و گره ۷ به هاب شماره ۳ (مستقر در گره ۷) تخصیص داده می‌شوند.

۶	۳	۷	۱	۲	۲	۱	۲	۱	۱	۱	۲
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

شکل ۲- نمونه‌ای از بردار راه حل (پیش از اصلاح)

۶	۳	۷	۱	۲	۲	۱	۱	۳	۱	۱	۲
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

شکل ۳- راه حل اصلاح شده متناظر بردار شکل ۲

مقدادیر  $\bar{\Delta}$  به دست می‌آید. دمای انجامد نیز به روشی مشابه تعیین می‌شود با این تفاوت که مقدار  $\varphi$  برابر با عددی نزدیک به صفر در نظر گرفته می‌شود.

مقدار دما در ابتدای هر حلقه بیرونی از طریق ضرب کردن دمای فعلی در فاکتور کاهش دما، کاهش داده می‌شود. در صورتی که دما به آرامی کاهش یابد، احتمال به دست آوردن راه حل‌هایی با کیفیت بالاتر، بیشتر خواهد شد؛ اما در مقابل زمان محاسبات نیز بیشتر خواهد شد. از سویی، اگر دما به سرعت کاهش یابد، ممکن است الگوریتم در تله بهینگی محلی قرار گیرد. در این تحقیق از مقدادیر  $0/8$  تا  $0/99$  به عنوان ضریب کاهش دما استفاده شده است.

تعداد تکرارهای حلقه درونی به طول زنجیره مارکوف اشاره دارند. واضح است که هر چه طول زنجیره مارکوف بیشتر باشد، جستجوی محلی بیشتر انجام می‌گیرد و شناسن دستیابی به راه حل‌های مرغوب‌تر بیشتر است؛ اما در مقابل، زمان حل نیز افزایش خواهد یافت. طول زنجیره مارکوف با توجه به نوع مسئله و تعداد متغیرهای تصمیم مسئله، تعیین می‌شود.

### ۲-۳- الگوریتم کلونی مورچگان

بهینه‌سازی کلونی مورچگان یک روش احتمالی برای حل مسائل بهینه‌سازی ترکیباتی است که براساس مشاهده رفتار مورچه‌ها توسعه یافته است. بهینه‌سازی دسته مورچگان یک روش جمعیت محور است که می‌تواند راه حل‌های مناسبی را برای مسائل پیچیده بهینه‌سازی به دست آورد (بلوم و رولی، ۲۰۰۳). مطالعات زیست‌شناسی نشان داده است که مورچه‌ها ماده‌ای به نام فرومون<sup>۳</sup> از خود ترشح می‌کنند که به‌وسیله آن می‌توانند با یکدیگر ارتباط برقرار کنند و

می‌شوند و مقدادیر آنها (در صورتی که متفاوت باشند) معاوضه می‌شوند. در صورتی که مقدادیر درایه‌های انتخاب شده یکسان باشند، دو درایه دیگر به صورت تصادفی انتخاب می‌شوند.

### ۳-۱-۳- تنظیم پارامترهای الگوریتم

تنظیم پارامترها یکی از مراحل مهم در به کارگیری یک الگوریتم فرالبتکاری است. در الگوریتم SA دمای اولیه، دمای انجامد، ضریب کاهش دما<sup>۴</sup> و طول زنجیره مارکوف، مهم‌ترین پارامترهای الگوریتم محسوب می‌شوند. دمای اولیه باید به گونه‌ای تنظیم شود که در تکرارهای نخست الگوریتم، احتمال پذیرفته شدن یک راه حل غیربهبوده شده، نزدیک به یک (عمولاً حداقل ۹۰ درصد) باشد. در این تحقیق، احتمال پذیرش یک راه حل همسایه غیربهبوده شده از رابطه (۱۱) به دست می‌آید:

$$\varphi = \exp\left(\frac{-\bar{\Delta}}{T}\right) \quad (11)$$

که در آن،  $\bar{\Delta}$  میزان اختلاف بین راه حل همسایه و راه حل فعلی را نشان می‌دهد و  $T$  مقدار دمای فعلی است. با درنظر گرفتن رابطه فوق، می‌توان دمای اولیه را براساس شرط نشان داده شده در رابطه (۱۲) تنظیم کرد:

$$T_0 \geq \left| \frac{\bar{\Delta}}{\ln(\varphi)} \right| \quad (12)$$

که در آن  $\bar{\Delta}$  مقدار متوسط اختلاف یک راه حل با راه حل همسایه است. مقدار  $\varphi$  عموماً برابر با ۰/۹۰ درصد در نظر گرفته می‌شود. برای محاسبه  $\bar{\Delta}$  تعداد زیادی راه حل شدنی به صورت تصادفی تولید می‌شوند و سپس برای هر کدام یک راه حل همسایه با روشی که پیش‌تر گفته شد، تولید می‌شود. مقدادیر اختلاف توابع هدف به‌ازای هر راه حل و راه حل همسایه آن، محاسبه می‌شود و از میانگین گیری این

در ادامه توضیح داده خواهد شد که چگونه مقادیر فرومون‌ها چنین انتخاب‌هایی را کنترل می‌کنند و چگونه فرومون‌ها در طی مراحل الگوریتم به‌هنگام می‌شوند.

### ۲-۲-۳- حلقة اصلی الگوریتم

در این مرحله تعداد تکرارها و تعداد مورچه‌ها تعیین می‌شود. تعداد  $n_{ant}$  مورچه برای شروع الگوریتم تعیین می‌شوند و هر کدام در طی الگوریتم، راه حل جزئی را کامل می‌کنند. ساختن یک راه حل شامل دو مرحله است: در مرحله نخست، هر مورچه ابتدا مکان هاب‌ها را مشخص می‌کند و در مرحله دوم، سایر گره‌ها به هاب‌های انتخاب‌شده تخصیص می‌یابند. در مرحله اول تعداد  $P$  هاب انتخاب می‌شود. یک گره به صورت تصادفی با احتمال زیر به عنوان هاب انتخاب می‌شود:

$$q_k = \frac{\tau_k}{\sum_{j \in N} \tau_j} \quad (13)$$

اگر مقدار  $q_k$  از مقدار  $q$  (یک عدد تصادفی انتخاب‌شده از بازه صفر تا یک) بزرگ‌تر باشد آنگاه گره  $k$  به عنوان یک هاب انتخاب می‌شود و در غیر این صورت  $\arg \max_{k \in N} \tau_k$  به عنوان یک هاب جدید انتخاب می‌شود. هر زمان یک هاب انتخاب می‌شود، عمل تبخیر موضعی<sup>۳۲</sup> صورت می‌گیرد و مقدار فرومون براساس رابطه (۱۴) به‌هنگام می‌شود:

$$(14) \quad \tau_k \rightarrow \tau_k + \rho \frac{1}{n} + (1 - \rho) \tau_k$$

که در آن ضریب  $\rho$  نشان‌دهنده نرخ عمل تبخیر است. عمل تبخیر باعث می‌شود که در راه حل‌های بعدی، احتمال انتخاب هاب‌های گفته شده کمتر شود و بنابراین تنوع پذیری<sup>۳۳</sup> الگوریتم (جستجوی فضای گسترده‌تر) افزایش می‌یابد. پس از تعیین هاب‌ها، در مرحله دوم ساختن راه حل، سایر گره‌های باقیمانده به

اطلاعات مسیر را به‌هنگام جستجوی غذا در اختیار سایرین قرار دهند (گلوورو کوچنبرگ، ۲۰۰۳). به طور کلی، ساختار الگوریتم ACO را می‌توان در چهار مرحله اصلی خلاصه کرد. در مرحله نخست، پارامترهای اولیه الگوریتم (شامل تعداد مورچه‌ها، سرعت تبخیر و ...) تنظیم می‌شوند. در مرحله دوم هر مورچه، یک راه حل اولیه (شدتی) را تولید می‌کند. مراحل سوم (جستجوی محلی) و چهارم (به‌هنگام کردن) در یک حلقه تکرارشونده، انجام می‌شوند. در مرحله سوم، با استفاده از یک رویه ابتکاری، راه حل‌های فعلی که توسط مورچه‌ها تولید شده‌اند، بهبود داده می‌شوند. در مرحله چهارم، مقادیر فرومون‌های ترشح شده در هر مسیر براساس توابعی مشخص، به‌هنگام می‌شوند. دو مرحله جستجوی محلی و به‌هنگام‌سازی تا جایی تکرار می‌شوند که الگوریتم به شرط توقف برسد. جزئیات این مراحل در ادامه تشریح شده‌اند.

### ۲-۲-۳- مقداردهی اولیه فرومون‌ها

اغلب الگوریتم‌های کلونی مورچگان، مقدار فرومون اولیه را به صورت  $\tau_0 = 1/nz$  تعیین می‌کنند که در آن  $z$  مقدار تابع هدف یک راه حل اولیه و  $n$  تعداد گره‌ها است. نتایج محاسباتی که در این تحقیق انجام شده، حاکی از آن است که درنظر گرفتن چنین مقداری برای مسئله هاب مرکز ظرفیت‌دار، منجر به همگرایی سریع و زودرس الگوریتم می‌شود. بنابراین برای جلوگیری از این پیش‌آمد، پس از انجام تعدادی آزمایش، مقدار اولیه فرومون‌ها برابر با مقدار یک در نظر گرفته شد. فرومون  $\tau_k$  انتخاب گره  $k$  به عنوان یک هاب را کنترل می‌کند و  $\tau_{ik}$  نحوه تخصیص گره  $i$  به عنوان دورترین گره به هاب  $k$  را کنترل می‌کند.

گره غیرهاب انتخاب می‌شود تبیخیر موضعی فرومون براساس رابطه (۱۸) انجام می‌گیرد:

$$(1-\rho)\tau_{ik} + \rho \frac{1}{n} \rightarrow \tau_{ik} \quad (18)$$

اگر گرهی پس از مرحله قبل، تخصیص نیابد با احتمالی که توسط فرومون  $\tau_{ik}$  تعیین می‌شود، هاب  $k$  انتخاب می‌شود و گره  $i$  به آن تخصیص می‌یابد. در چنین شرایطی، دسته‌ای از پارامترهای ابتکاری پویا  $\bar{\eta}_{ik}$  که بستگی به مجموعه فعلی هاب‌ها دارد براساس رابطه (۱۹) انتخاب می‌شود:

$$\bar{\eta}_{ik} = \max\{d_{il}\} - d_{ik} + 1 \quad (19)$$

احتمال انتخاب هاب  $k$  و تخصیص گره  $i$  به آن

براساس رابطه (۲۰) محاسبه می‌شود:

$$\bar{p}_{ik} = \frac{\tau_{ik} \bar{\eta}_{ik}^{\beta}}{\sum_{l \in H} \tau_{ik} \bar{\eta}_{ik}^{\beta}} \quad (20)$$

در الگوریتم ارائه شده مقدار  $0/5$  برای  $\beta$  در نظر گرفته شده است. صرف نظر از اینکه  $k$  چگونه انتخاب شود، تبیخیر موضعی مطابق معادله (۱۸) انجام می‌گیرد. همچنین اگر مشخص شود که جواب فعلی نشدنی است هاب‌های انتخاب شده نیز به صورت موضعی و با مقدار ثابت  $0/5$  تبیخیر می‌شوند.

پس از انتخاب هاب‌ها و تخصیص گره‌ها، راه حل جزئی به یک راه حل کامل تبدیل می‌شود و این فرایند در هر تکرار به تعداد مورچه‌ها انجام می‌شود. برای جبران تبیخیر موضعی فرومون‌ها در حین ساختن جواب‌ها، به طور منظم مقدار فرومون مربوط به بهترین جواب افزایش داده می‌شود. در واقع اگر  $H^*$  مجموعه هاب‌های بهترین راه حلی باشد که تاکنون به دست آمده است و  $i^*$  دورترین گره از گره  $k$  باشد که به هر هاب  $k \in H^*$  تخصیص داده شده است، آنگاه روابط (۲۱) و (۲۲) برقرار خواهد بود:

$$(1-\rho)\tau_k + Q \frac{1}{B} \rightarrow \tau_k \quad \forall k \in H^* \quad (21)$$

$$(1-\rho)\tau_{ik^*} + Q \frac{1}{B} \rightarrow \tau_{ik^*} \quad \forall k \in H^* \quad (22)$$

هاب‌ها تخصیص می‌یابند. برای انتخاب دورترین گره برای تخصیص به یک هاب، از روشی مشابه با آنچه در بخش قبل گفته شد، استفاده می‌شود با این تفاوت در این مرحله از فاکتوری تحت عنوان تمایل ابتکاری<sup>۴</sup> استفاده می‌شود. نحوه تخصیص بدین صورت است که صرفاً گره‌هایی تخصیص می‌یابند که منجر به افزایش مقدار تابع هدف نشوند. مورچه‌ها گره مورد نظر را براساس رابطه احتمالی (۱۵) انتخاب می‌کنند:

$$\mu = \begin{cases} \arg \max_{i \in N_k} \tau_{ik} \eta_{ik}^B & q \leq q_0 \\ S & q > q_0 \end{cases} \quad (15)$$

که در آن  $\eta_{ik}^B$  فاکتور تمایل ابتکاری،  $\tau_{ik}$  اثر فرومون مربوط به تخصیص گره  $i$  به هاب  $k$  است.  $q$  یک عدد تصادفی تولید شده بین صفر و یک است و  $q_0$  پارامتری است که اهمیت نسبی تنوع و همگرایی<sup>۵</sup> را برای الگوریتم تعیین می‌کند. اگر  $q_0 \leq q$  باشد یک انتخاب حریصانه برای تخصیص گره به هاب انجام می‌شود و در غیر این صورت، تخصیص گره براساس متغیر تصادفی  $S$  به صورت زیر انجام می‌شود:

$$p_{ik} = \frac{\tau_{ik} \eta_{ik}^{\beta}}{\sum_{j \in N_k} \tau_{jk} \eta_{jk}^{\beta}} \quad (16)$$

در رابطه فوق پارامتر  $\beta$  تأثیر  $\eta_{ik}$  را محدود می‌کند. مقدار تمایل ابتکاری ( $\eta_{ik}$ ) از رابطه (۱۷) به دست می‌آید:

$$\eta_{ik} = \frac{1}{1 + \left| d_{ik} + \frac{1}{p+1} \max d_{ij} \right|} \quad (17)$$

این ضریب در واقع نشان می‌دهد که گره‌هایی که در فاصله دورتری نسبت به هاب  $k$  قرار دارند به این هاب تخصیص نمی‌یابند تا زمانی که گره‌های نزدیک‌تر به هاب  $k$  تخصیص یابند. واضح است که متوسط فاصله یک گره غیرهاب از یک گره هاب با افزایش تعداد هاب‌ها کاهش می‌یابد. هنگامی که یک

تنظیم پارامترها در کیفیت راه حل نهایی الگوریتم‌های فرآبتكاری تأثیر قابل ملاحظه‌ای دارد. بدین جهت پیش از آنکه از الگوریتم‌های ارائه شده در حل مثال‌های عددی استفاده شود، لازم است پارامترهای آنها تنظیم شود. در الگوریتم SA دو پارامتر نرخ انجماد و طول زنجیره مارکوف، پارامترهای مهم به شمار می‌روند. نرخ انجماد در الگوریتم ارائه شده برای مثال‌های مختلف بین اعداد  $0/90$  تا  $0/95$  انتخاب شده است. همچنین از آنجایی که نتایج محاسباتی حاکی از آن است که افزایش طول زنجیره مارکوف، تأثیری بر کیفیت راه حل نهایی ندارد و صرفاً باعث افزایش زمان حل الگوریتم می‌شود، این پارامتر برابر عدد یک در نظر گرفته شده است. به عبارتی در هر سطح دما با دستیابی به یک راه حل همسایه بهبوددهنده، حلقه درونی به اتمام می‌رسد و دما کاهش می‌یابد.

برای تنظیم پارامترهای الگوریتم ACO نیز پس از انجام تعدادی آزمایش، این مقادیر به عنوان مقادیر مناسب انتخاب شده‌اند:

$$\begin{aligned} n_{iter} &= 800 \\ n_{ants} &= 10 + n \\ \rho &= 0.005 \\ q &= 0.35 \\ Q &= 0.05 \max_{i,j} \{d_{ij}\} \end{aligned}$$

زمان اجرایها، متناسب با تعداد تکرارها و همچنین تعداد مورچه‌ها افزایش می‌یابد و به طور مشابه کوچک‌بودن نرخ تبخیر و پاداش باعث می‌شود که الگوریتم در زمان طولانی‌تری به همگرایی برسد. نتایج حاصل از پیاده‌سازی دو الگوریتم توسعه‌داده شده بر روی داده‌های AP در جدول (۱) نشان داده شده‌اند.

در این روابط  $B$  همانند قبل، مقدار تابع هدف مربوط به بهترین راه حل است و  $Q$  یک پارامتر مقیاس برای تنظیم مقادیر فرومون‌ها است. در انتهای هر حلقه، جواب فعلی ارزیابی می‌شود و موجه‌بودن جواب از نظر محدودیت ظرفیت بررسی می‌شود. بهترین جواب فعلی که تاکنون به دست آمده است ذخیره می‌شود و فرومون‌های  $\tau_{ik}$  و  $\tau_{ik}$  با توجه به آن به هنگام می‌شوند.

#### ۴- نتایج محاسباتی

در این بخش، به منظور بررسی کارایی الگوریتم‌های ارائه شده در حل مسائل بزرگ (دنیای واقعی) تعدادی مثال عددی ارائه می‌شود. مثال‌های ارائه شده از مجموعه مسائل نمونه AP (شرکت پست استرالیا) استخراج شده‌اند. این مجموعه از داده‌ها از مطالعه سیستم ارسال مرسولات کشور استرالیا به دست آمده و برای نخستین بار در تحقیقات ارنست و کریشنامورتی<sup>۲۶</sup> (۱۹۹۷) استفاده شده است. به منظور انجام مقایسات، مدل ریاضی با استفاده از نرم‌افزار Pentium 8 و بر رایانه شخصی با مشخصات Lingo 8 و ۴GB RAM 2.53GHz اجرا شده است. همچنین الگوریتم‌های حل معرفی شده با استفاده از نرم‌افزار برنامه‌نویسی C# کدنویسی شده‌اند. برای اجرای مدل ریاضی بر نرم‌افزار Lingo سقف دو ساعت در نظر گرفته شده است به عبارتی در صورتی که نرم‌افزار نتواند طرف دو ساعت، راه حل بهینه را تولید کند، بهترین جواب به دست آمده، گزارش می‌شود. در این تحقیق نرخ تنزیل ( $\alpha$ ) برابر با  $0/75$  در نظر گرفته شده است و نمونه‌های مختلفی با شبکه‌های دارای  $20, 25, 40$  و  $50$  گره و  $2, 3, 4$  و  $5$  هاب بررسی و تحلیل شده‌اند.

بهمنظور تفسیر شکلی نتایج، مقایسه این سه روش از نظر مقدار تابع هدف، در شکل (۴) نشان داده شده است. همان‌گونه که مشاهده می‌شود برای مسائل کوچک با اندازه‌های ۲۰ و ۲۵، راه حل‌های به دست آمده توسط هر سه روش، بهینه هستند و برای مسائل با اندازه بزرگ‌تر، کیفیت راه حل‌های به دست آمده از SA از ACO بیشتر بوده است. همچنین برای مسائل با اندازه ۵۰ گره و تعداد سه هاب یا بیشتر نرم‌افزار Lingo نتوانسته است در مدت زمان سه ساعت به راه حل بهینه دست یابد. با بزرگ‌شدن ابعاد مسئله، زمان حل الگوریتم ACO بیشتر از الگوریتم SA شده است. نتایج فوق حاکی از کارایی مناسب دو الگوریتم فرالبتکاری است که در این تحقیق ارائه شدند. همان‌گونه که جدول (۱) نشان می‌دهد افزایش تعداد هاب‌ها در تعداد ثابتی از گره‌ها، مقدار تابع هدف را کاهش می‌دهد و تأثیر محدودیت ظرفیت با افزایش تعداد هاب‌ها کمتر می‌شود.

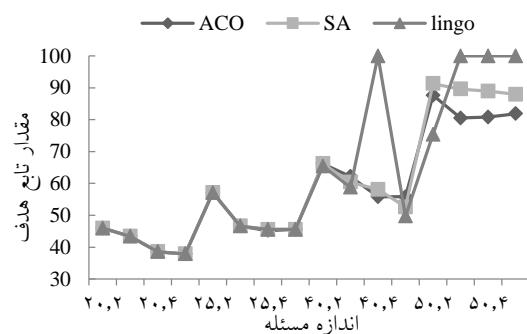
#### ۵- نتیجه‌گیری و ارائه پیشنهادها

در این مقاله، مسئله مکان‌یابی هاب مرکز با درنظر گرفتن محدودیت ظرفیت بررسی شد. بهمنظور لحاظ کردن خدمت‌دهی به دورترین نقاط تقاضا در کمترین زمان خدمت، برای مسئله تحت بررسی یک مدل ریاضی کمینه‌سازی پیشینه ارائه شد. با توجه به آنکه مسئله تحت بررسی از مسائل ناچندجمله‌ای سخت به شمار می‌رود، برای حل مسئله در اندازه‌های بزرگ، دو الگوریتم فرالبتکاری شامل یک الگوریتم بازپخت شبیه‌سازی شده و یک الگوریتم بهینه‌سازی اجتماع مورچگان، توسعه داده شدند. با استفاده از تعدادی از مثال‌های عددی به دست آمده از مجموعه مسائل معابر AP، کارایی الگوریتم‌های توسعه‌داده شده در مقابل راه حل‌های به دست آمده از

جدول ۱- نتایج حل مثال‌های عددی

اندازه مسئله	SA		ACO		Lingo	
	t (s)	BS	t (s)	BS	t (s)	BS
۲۰ (۲)	۰	۴۵/۹	۴	۴۵/۹	۴۰	۴۵/۹
۲۰ (۳)	۰	۴۳/۴	۴	۴۳/۴	۳۱	۴۳/۴
۲۰ (۴)	۱	۳۸/۶	۵	۳۸/۶	۱۱	۳۸/۶
۲۰ (۵)	۱	۳۷/۹	۵	۳۷/۹	۱۵	۳۷/۹
۲۵ (۲)	۲	۵۷/۱	۹	۵۷/۱	۴۱	۵۷/۱
۲۵ (۳)	۲	۴۶/۶	۱۰	۴۶/۶	۱۱۰	۴۶/۶
۲۵ (۴)	۲	۴۵/۵	۱۱	۴۵/۵	۴۶	۴۵/۵
۲۵ (۵)	۳	۴۵/۵	۱۰	۴۵/۵	۲۳	۴۵/۵
۴۰ (۲)	۷	۶۶/۲	۹۱	۶۶/۲	۳۶۶	۶۵/۴
۴۰ (۳)	۷	۶۰/۴	۴۳	۶۲/۲	۱۱۸۰	۵۸/۷
۴۰ (۴)	۷	۵۸/۱	۴۷	۵۵/۱	-	-
۴۰ (۵)	۷	۵۲/۶	۳۰	۵۵/۸	۷۱۰	۴۹/۷
۵۰ (۲)	۱۰	۹۱/۳	۲۷۳	۸۷/۶	۴۶۱۴	۷۵/۴
۵۰ (۳)	۱۰	۸۹/۶	۲۹۰	۸۰/۵	-	-
۵۰ (۴)	۱۱	۸۸/۹	۱۹۲	۸۰/۸	-	-
۵۰ (۵)	۱۱	۸۷/۹	۱۶۱	۸۱/۹	-	-

در جدول فوق علامت «-» بدین معنی است که نرم‌افزار Lingo نتوانسته است در مدت زمان سه ساعت، جواب بهینه را برای مسئله متناظر به دست آورد. ستون اول جدول، معرف اندازه مسئله (تعداد هاب‌گره) و ستون دوم، راه حل به دست آمده (بهترین جواب و زمان حل) توسط Lingo است. ستون‌های بعدی به ترتیب جواب‌های به دست آمده از روش‌های ACO و SA هستند.



شکل ۴- نتایج حل مثال‌های عددی

- problems". *European Journal of Operational Research*, 72(2), 387-405
- Campbell, J.F., Ernst, A.T., Krishnamoorthy, M. (2002) Hub location problems, Drezner, Z. and Hamacher, H.W., Eds., "Facility Location: Applications and Theory", New York, Springer-Verlag, 373-408.
- Campbell, A. M., Lowe, T. J., & Zhang, L. (2007). "The p-hub center allocation problem". *European Journal of Operational Research*, 176(2), 819-835.
- Ernst, A. T., Hamacher, H., Jiang, H., Krishnamoorthy, M., & Woeginger, G. (2009). "Uncapacitated single and multiple allocation p-hub center problems". *Computers & Operations Research*, 36(7), 2230-2241.
- Ernst, A. T., & Krishnamoorthy, M. (1996). "Efficient algorithms for the uncapacitated single allocation p-hub median problem". *Location science*, 4(3), 139-154.
- Farahani, R. Z., Hekmatfar, M., Arabani, A. B., & Nikbakhsh, E. (2013). "Hub location problems: A review of models, classification, solution techniques, and application". *Computers & Industrial Engineering*, 64(4), 1096-1109.
- Farahani, R.Z., Hekmatfar, M., (2009). *Facility Location: Concepts, Models, Algorithms and Case Studies*, Germany, physica-verlag, pp.243-270.
- Glover, F., Kochenberger, G.A. (2003). *Handbook of metaheuristics*, Springer.
- Hamacher, H. W., & Meyer, T. (2006). *Hub cover and hub center problems*. Technische Universität Kaiserslautern, Fachbereich Mathematik.
- Kara, B. Y., & Tansel, B. C. (2000). "On the single - assignment p-hub center problem". *European Journal of Operational Research*, 125(3), 648-655.
- Meyer, T., Ernst, A. T., & Krishnamoorthy, M. (2009). "A 2-phase algorithm for solving the single allocation p -hub center problem". *Computers & Operations Research*, 36(12), 3143-3151.
- به عنوان نرم افزار بهینه‌ساز، ارزیابی شد. نتایج حاصل از مثال‌های حل شده حاکی از آن است که الگوریتم‌های توسعه‌داده شده می‌توانند با صرف زمان‌های اجرای بسیار کم، راه حل‌هایی با کیفیت مناسب تولید کنند. در مقایسه دو الگوریتم ACO و SA از آنجایی که مسائل مکان‌یابی جزء مسائل طراحی محسوب می‌شوند و میزان اهمیت کیفیت راه حل نهایی به مرتب از میزان زمان اجرای صرف شده بیشتر است، الگوریتم ACO کارایی بالاتری نسبت به الگوریتم SA داشته است. از جمله موضوعات مناسب برای مطالعات آتی می‌توان به این موارد اشاره کرد: به کارگیری مدل ریاضی ارائه شده در کاربردهایی نظیر سیستم‌های حمل و نقل یا توزیع بار، بررسی مسئله در شرایط عدم قطعیت، بررسی مسئله در حالت تخصیص چندگانه و بررسی مسئله با لحاظ کردن ظرفیت برای مسیرهای انتقال جریان.
- ## References
- Alumur, S., & Kara, B. Y. (2008). "Network hub location problems: The state of the art". *European Journal of Operational Research*, 190(1), 1-21.
- Bashiri, M., & Mirzaei, M. (2008). "Hybrid Fuzzy Capacitated Hub Center Allocation Problem with both qualitative and quantitative variables". *World Applied Sciences Journal*, 5(4), 507-516.
- Baumgartner, S. (2003). Polyhedral analysis of hub center problems (Doctoral dissertation, Technische Universität Kaiserslautern).
- Blum, C., & Roli, A. (2003). "Metaheuristics in combinatorial optimization: Overview and conceptual comparison". *ACM Computing Surveys (CSUR)*, 35(3), 268-308.
- Campbell, J. F. (1994). "Integer programming formulations of discrete hub location

O'Kelly, M. E. (1987). "A quadratic integer program for the location of interacting hub facilities". *European Journal of Operational Research*, 32(3), 393-404.

O'Kelly, M. E., & Miller, H. J. (1994). "The hub network design problem: a review and synthesis". *Journal of Transport Geography*, 2(1), 31-40.

Pamuk, F. S., & Sepil, C. (2001). A solution to the hub center problem via a single-relocation algorithm with tabu search. *IIE Transactions*, 33(5), 399-411.

<sup>1</sup>-Hub location

<sup>2</sup>-O'Kelly

<sup>3</sup>-Miller

<sup>4</sup>-Campbell

<sup>5</sup>-Alumur

<sup>6</sup>-Kara

<sup>7</sup>-Tansel

<sup>8</sup>-Non-polynomial complete

<sup>9</sup>-Hub center allocation

<sup>10</sup>-Beners' decomposition

<sup>11</sup>-Greedy search

<sup>12</sup>-Tabu Search

<sup>13</sup>-Simulated Annealing

<sup>14</sup>-Genetic Algorithm

<sup>15</sup>-Pamuk

<sup>16</sup>-Sepil

<sup>17</sup>-Meyer

<sup>18</sup>-Ant Colony Optimization

<sup>19</sup>-Baumgartner

<sup>20</sup>-Hamacher

<sup>21</sup>-Ernst

<sup>22</sup>-Binary search

<sup>23</sup>Australian Post

<sup>24</sup>-Hub radius

<sup>25</sup>-Blum

<sup>26</sup>-Roli

<sup>27</sup>-Glover

<sup>28</sup>-Kochenberger

<sup>29</sup>-Markov chain length

<sup>30</sup>-Cooling factor

<sup>31</sup>-Pheromone

<sup>32</sup>-Local evaporation

<sup>33</sup>-Exploration

<sup>34</sup>-Heuristic biases

<sup>35</sup>-Exploitaion

<sup>36</sup>-Krishnamoorthy