

## ارائه یک مدل ریاضی چندهدفه یکپارچه زمان‌بندی و جریان مالی پروژه‌های تولیدی و استفاده الگوریتم‌های فراابتکاری کشتل و شبیه‌سازی تبرید

سجاد جانباز<sup>۱</sup>، سید محمدرضا داودی<sup>۲\*</sup>، عبدالمجید عبدالباقی عطاآبادی<sup>۳</sup>

۱. دانشجوی دکترای مدیریت صنعتی-مالی، واحد دهقان، دانشگاه آزاد اسلامی، دهقان، ایران
۲. استادیار گروه مدیریت، واحد دهقان، دانشگاه آزاد اسلامی، دهقان، ایران
۳. استادیار گروه مدیریت، دانشکده مهندسی صنایع و مدیریت، دانشگاه صنعتی شاهرود، ایران

### خلاصه

امروزه سازمان‌های پروژه‌محور چندین پروژه موازی دارند که می‌تواند به صورت موازی شروع به برنامه‌ریزی کنند و اکثر این شرکت‌ها با بحران‌های تأمین اعتبارات مالی در جهت به‌ثمر نشستن پروژه‌ها روبرو هستند از سوی دیگر با تکمیل پروژه‌های اجرایی و واگذاری آن به حامی مالی یا کارفرما، سود مناسبی را نصیب سازمان می‌کند. در صورت انتخاب نامناسب پروژه‌ها برای شروع و عدم هماهنگی میان منابع مالی پروژه‌ها، علاوه بر از دست دادن منابع مالی سازمان، سبب شکست ساختار سازمانی و توقف پروژه‌های جاری در سازمان می‌شود. از این رو در این پژوهش یک مدل برنامه‌ریزی ریاضی مختلط عدد صحیح غیرخطی (MINLP) چندهدفه ارائه شد. مدل ریاضی این پژوهش شامل اهداف چندگانه بیشینه‌سازی سود حاصل از انتخاب پروژه تولیدی، کمینه‌سازی هزینه و ریسک اجرایی پروژه‌ها می‌باشد. همچنین اطلاعات مربوط به پارامترهای مدل ریاضی براساس فیش‌برداری از شرکت عمرانی ساخت و تولید کیسون استفاده شده است. در نهایت مدل ارائه شده با دو الگوریتم MOSA و MOKA ارزیابی و اعتبارسنجی شدند و در اعتبارسنجی انجام شده در مورد مطالعه و براساس عملکردی جواب‌های بهینه، نشان داده شد که الگوریتم MOSA از کارایی بالاتری برخوردار است.

### اطلاعات مقاله

تاریخچه مقاله:

دریافت ۱۴۰۰/۶/۲۱

پذیرش ۱۴۰۰/۱۱/۲۷

(مقاله پژوهشی)

کلمات کلیدی:

زمان‌بندی پروژه‌های تولیدی

مدل برنامه‌ریزی ریاضی

چندهدفه مختلط عدد صحیح

غیرخطی زمان‌بندی

الگوریتم فراابتکاری

شبیه‌سازی تبرید

الگوریتم فراابتکاری کشتل

### ۱. مقدمه

برنامه‌ریزی پروژه‌های تولیدی یک رویکرد زمانی در قالب زمان‌بندی جهت انجام پروژه‌های وابسته به یکدیگر هستند [۱]. زمان‌بندی تولید نقش مهمی در مدیریت منابع سازمانی دارد. هدف اصلی این مسائل، بهینه کردن مجموعه‌ای از اهداف باتوجه به محدودیت روابط پیش‌نیازی میان فعالیت‌ها و محدودیت منابع سازمانی برای اجرای پروژه‌ها است [۲]. باتوجه به زمان‌بندی پروژه براساس رویکرد مسیر بحرانی (CPM<sup>۲</sup>) که اواخر دهه ۱۹۵۰ معرفی شده است پیشرفت‌های

مهمی در این حوزه معرفی گردیده است [۳]. براساس پیشرفت‌های حاصل شده، خواه پروژه عظیم مانند احداث اسکله و پل‌های طویل باشد یا پروژه‌های کوچک مانند ساخت موانع جاده‌ای نیوجرسی، برنامه‌ریزی و زمان‌بندی پروژه‌های تولیدی دستخوش تغییرات زیادی شده است. برای مثال در یک کارخانه تعیین اینکه کدام فعالیت توسط ماشین و با چه منابع انسانی انجام می‌پذیرد، می‌تواند موجب سوددهی و یا زیان‌دهی اجرای فعالیت‌های سازمانی باشد [۴]. از این رو در شرکت‌های تولیدی، مسأله زمان‌بندی تولید و فروش محصول به بازار، سبب بروز تفاوت بین ارسال به موقع محصول به بازار و تصاحب سهم

اجرای سازمانها می شود. مسأله اصلی که در این پژوهش بدان پرداخته می شود، مربوط به زمان بندی اجرایی پروژه هایی است که سازمان به واسطه انتخاب مناسب برای اجرای آنها با اهداف چندبعدی مانند بیشینه سازی سود حاصل از انتخاب و کمینه سازی زمان بندی تولید و کاهش ریسک های اجرایی به واسطه توالی انتخاب اجرای پروژه است. در اکثر مقالات حوزه زمان بندی تولید، رویکرد مدل سازی در خصوص زودکرد و دیرکرد تحویل سفارش به مشتریان اشاره دارد و براساس مسأله زمان بندی تولید بدون در نظر گرفتن مؤلفه های زمان بندی و فعالیت های اجرایی سایر پروژه ها بحث و بررسی پرداختند. تاکنون پژوهشی در خصوص زمان بندی تولید در یک شرکت پروژه محور با در نظر گرفتن اهداف چندگانه، کسب سود، کاهش زمان تولید و ریسک اجرای فعالیت ها نپرداختند که در این پژوهش بدان پرداخته خواهد شد. شکاف اصلی مشاهده شده در این حوزه را می توان به شرح ذیل عنوان نمود:

شکاف پژوهشی ۱: اکثر پژوهش های زمان بندی تولیدی سازمان های پروژه محور، به مسأله زمان بندی زودکرد و دیرکرد تولید اشاره نموده و به سودآوری اجرای فعالیت ها و منابع تولیدی مورد نیاز در فرآیند تولیدی اشاره ای نکردند. از این رو در این پژوهش مسأله سودآوری سازمان و کاهش ریسک تأخیر به واسطه کمبود نیروی انسانی، کسری بودجه تولیدی در نظر گرفته شده است که این موضوع سبب بهبود فرآیند تولیدی در شرکت های پروژه محور مانند شرکت های عمرانی تولیدکننده تجهیزات جاده ای بررسی شده است که تیراژ تولید پایین داشته (پروژه محور بودن تولیدات این شرکت) و به واسطه پروژه محور بودن فضای تولیدی آنها نیاز به مدیریت زمان بندی تولید و منابع در کنار یکدیگر دارند.

شکاف پژوهشی ۲: باتوجه به ارزیابی صورت پذیرفته در مقالات حوزه زمان بندی تولیدی در شرکت های پروژه محور، فرآیندهای تولیدی براساس کمینه سازی زمان بندی اجرای فعالیت ها برنامه ریزی و تخصیص داده می شدند. در صورتی که فاکتورهای زیادی در زمان بندی وجود دارد که تاکنون نادیده گرفته شده اند. از این رو در این پژوهش فاکتورهای جدیدی همچون سود اجرای فعالیت ها، دسترسی به منابع و اعتبارات و ریسک اجرای فعالیت ها پرداخته می شود که تاکنون به صورت یک مدل ریاضی چندهدفه برای زمان بندی پروژه ها ارائه نشده است.

شکاف ۳: اکثر روش های حل عددی در نظر گرفته شده در پژوهش های زمان بندی پروژه براساس رویکردهای الگوریتم فراابتکاری معمول مانند NSGAII<sup>۱</sup> و MOPSO<sup>۲</sup> و MOICA<sup>۳</sup> به ارزیابی و حل مدل ریاضی پرداختند. باتوجه به این مسأله که در الگوریتم های فراابتکاری سنتی معیار عملکردی و کارایی الگوریتم کاملاً وابسته به تنظیم پارامترهای الگوریتم می باشد و از سمتی سرعت همگرایی الگوریتم ها به دلیل نوع مکانیزم عملکردی پایین بوده است [۳۱]. از این رو

عمده ی بازار و یا از دست دادن آن بازه زمانی می شود. لذا امروزه لزوم برنامه ریزی مناسب به منظور تخمین صحیح از زمان و هزینه ی انجام پروژه و میزان منابع مورد نیاز جهت تحقق اهداف تولید و معرفی به بازار فروش، بر کسی پوشیده نیست [۵]. این مسأله به خصوص در کشورهای پیشرفته اهمیت بسیاری دارد. به طور کلی مدیریت و برنامه ریزی فعالیت ها و منابع مالی مورد نیاز در یک پروژه، نیازمند تحلیل های متنوعی است که یکی از آنها، مدل سازی و تخمین صحیح هزینه و زمان و ریسک اجرایی پروژه و مدت زمان لازم برای استفاده از منابع است. این مسأله کمک شایانی به مدیریت بهینه پروژه های تولیدی و تصمیم گیری در شرایط بحرانی می نماید [۶]. مسأله ی برنامه ریزی پس از آن کنترل زمان بندی پروژه ها، هر روز اهمیتی بیش از گذشته می یابد. برنامه ریزی و کنترل منابع مالی پروژه های تولیدی، در ابتدای امر، مراحل مختلفی از جمله تحلیل پروژه، برآورد مدت، هزینه و منابع اجرایی و در نهایت زمان بندی پروژه صورت می گیرد. در تمامی این موارد، به خصوص در زمان ارزیابی اولیه پروژه فرض می شود که تمامی فعالیت ها در زمان واقعی خود محاسبه شده و اجرا می شوند. گاهی اوقات به دلایل مختلف، مدیر پروژه تصمیم می گیرد زمان پروژه را کاهش دهد که این امر تأثیرات مستقیم بر هزینه تمام شده خواهد گذاشت [۷]. کاهش زمان با استفاده از تدابیر خاصی از جمله به کارگیری منابع مالی اجرایی محقق می شود که باعث افزایش هزینه ها و ریسک اجرای پروژه نیز می گردد. در مواردی باتوجه به روابط فعالیت ها، شرایط تأخیری برای پروژه پیش بینی می شود و همراه با افزایش هزینه و تعاملی داخلی با خسارت های دیرکرد قرار می گیرد و در نتیجه منجر به کاهش یا افزایش هزینه های کلی شود که این نکته باید توسط مدیر پروژه بررسی گردد [۸]. مجریان پروژه علاوه بر محدودیت های مالی و زمانی، با محدودیت منابع فیزیکی نیز مواجه هستند. منظور از منابع فیزیکی عمدتاً منابع انسانی و ماشین آلات است. نیازهای منابع یک پروژه در طول افق برنامه ریزی دستخوش تغییراتی می شود. بدین معنی که در یک بازه زمانی ممکن است نیاز زیادی به منبع باشد و در بازه ی زمانی بعدی این نیاز کاهش یابد. لذا معمولاً شرکت ها از هر کدام از منابع، تعداد محدود و مشخصی را برای خود تهیه می کنند و اجرای پروژه ها را براساس این مقدار محدود برنامه ریزی می کنند [۹]. از دیگر عوامل که نیازمند توجه برنامه ریزان پروژه ها به طور کلی و پروژه های ساخت به طور خاص ایجاد می کند، مسأله نوسانات در مصرف منابع مالی براساس جریان نقدینگی پروژه ها است. در سال های اخیر یکی از مشکلات شرکت های پروژه محور، مسأله تخصیص منابع مالی باهدف کم کردن مقدار نوسان در طول مصرف پروژه است. هرچه نوسانات دوره ای تقاضای منابع برای هر یک از پروژه ها بیشتر باشد، نیاز به نقل و انتقال بیشتر منابع به وجود می آید که خود در برگیرنده ی هزینه می باشد [۱۰]. از این رو عدم برنامه ریزی مناسب سبب سردرگمی تخصیص منابع و اعتبارات مالی به پروژه های

3. Multiple Objective Imperialist Competitive Algorithm

1. Non-dominated Sorting Genetic Algorithm II  
2. Multiple Objective Particle Swarm Optimization

## ۲. پیشینه تحقیق

دانش‌آموز (۱۳۹۹) در پژوهش خود برای اولین بار یک الگوریتم شاخه‌وکران جهت حل مسأله زمان‌بندی در سیستم تولید کارگاهی انعطاف‌پذیر همراه با یک مرحله‌ی مونتاژ با هدف حداقل کردن زمان تکمیل محصولات ارائه نمودند لذا یک مدل برنامه‌ریزی عدد صحیح مختلط ( $MIP^2$ ) همراه با پارامترها و متغیرهای تصمیم‌مورد نیاز تشریح شده است. نتایج ارزیابی نشان داد که استراتژی جست‌وجوی عمق عملکرد بهتری داشته و موجب افزایش کارایی الگوریتم شاخه‌وکران پیشنهادی و کاهش زمان حل می‌شود [۱۱]. بهنامیان (۱۳۹۷) در پژوهش خود مسأله زمان‌بندی تولید کارگاهی در نظر گرفته شده که در عین کاربردی بودن آن به‌عنوان یکی از مسائل پیچیده در مبحث بهینه‌سازی ترکیبیاتی مطرح بوده و این امر باعث توجه روزافزون محققین به این مسأله شده است. لذا مسأله زمان‌بندی تولید کارگاهی به‌صورت برنامه‌ریزی عدد صحیح مختلط مدل گردیده است. سپس با توجه به محدودیت حل مسأله به‌صورت دقیق با استفاده از این مدل، روش برش سطحی به‌منظور ایجاد نامعادلاتی که برای مسأله معتبرند در قالب الگوریتم شاخه و برش پیشنهاد گردیده است [۱۲]. بنی‌هاشمی و همکاران (۱۳۹۹) یک رویکرد جدید براساس روش تحلیل پوششی داده‌های شبکه‌ای به ارزیابی کارایی برنامه‌ریزی و بودجه صرف شده در پروژه پرداختند. در ارزیابی انجام شده نشان دادند که عدم کارایی جریان مالی می‌تواند توجیه اقتصادی فعالیت‌های اجرایی پروژه را زیر سؤال برده و شاخص کارایی بودجه مصوب کاهش چشم‌گیری داشته باشد [۱۳]. ایمانی و عبودی (۱۳۹۸) یک مدل بهینه‌سازی چندهدفه جهت زمان‌بندی چندین پروژه و تخصیص منابع محدود با در نظر گرفتن اهداف کمینه‌سازی هزینه اجرای کل پروژه‌ها به‌طوری‌که هزینه مصرف منابع مشترک و هم‌چنین هزینه تأخیرهای هر یک از پروژه‌ها حداقل گردد و کمینه‌سازی زمان هر یک از زیرپروژه‌ها که منجر به حداقل‌سازی زمان کل پروژه گردد. هزینه اجرای پروژه‌ها شامل هزینه خرید و هزینه نگهداری منابع، جریمه تأخیر پروژه‌ها و هزینه منابع تجدیدپذیر ارائه نمودند [۱۴]. حسنی و فلاح نژاد (۱۳۹۸) با در نظر گرفتن منابع چندمهارتی، فعالیت‌های متداخل و زنجیره‌ای جایگزین زمان‌بندی پروژه براساس یک مدل ریاضی عدد صحیح ترکیبی ارائه نمودند و سپس با استفاده از الگوریتم‌های فراابتکاری این مدل حل گردیده و نتایج حاصل در قالب دو مثال عددی و یک مورد مطالعاتی واقعی با یکدیگر مقایسه شدند [۱۵].

هیلمن (۲۰۰۱) یک الگوریتم ابتکاری برای مسأله  $MRCPSP^5$  ارائه داد. او فرض کرد که بین فعالیت‌های مختلف پروژه تأخیر وجود دارد. هدف وی از ارائه مدل نیز کمینه‌سازی زمان کل پروژه بوده است. وی یک الگوریتم ابتکاری مبتنی بر روش قانون اولویت و زمان‌بندی روبه عقب را برای مسأله  $MRCPSP$  طراحی کرد. وی عملکرد الگوریتم

در این پژوهش یک رویکرد نوآور در ارزیابی حل عددی مدل ریاضی پرداخته شده است که در الگوریتم جدید الگوریتم کشتل چندهدفه (MOKA) و الگوریتم شبیه‌سازی تبرید چندهدفه (MOSA) به ارزیابی و حل مدل ریاضی پرداخته شده است. این دو الگوریتم به‌دلیل ماهیت عملکردی و سرعت همگرایی بالای خود انتخاب شدند که تحلیل جامعی از دو دسته از الگوریتم‌های با خاصیت حافظه‌ای و غیر حافظه‌ای مورد ارزیابی و تحلیل قرار گیرد.

شکاف ۴: در اکثر پژوهش‌های انجام شده در حیطه برنامه‌ریزی و مدیریت پروژه، مسأله جریان مالی و بودجه‌بندی پروژه‌های تولیدی مغفول واقع شده است. همان‌طور که می‌دانیم، مسأله زمان‌بندی پروژه‌ها یک مسأله حیاتی و کلیدی در شرکت‌های پروژه‌محور بوده و از سوی دیگر، عدم پیمایش دقیق جریان مالی در اعتبارات پروژه‌ها، سبب تأخیر افتادن فاز اجرایی فعالیت‌های پروژه‌ای می‌شود. از این‌رو جهت برنامه‌ریزی دقیق در فاز مدیریت پروژه‌ها، شناخت جریان مالی و زمانی در هدایت و راهبری پروژه‌ها یک مسأله استراتژیک می‌باشد که در این پژوهش در هر مرحله زمان‌بندی پروژه‌ها، محدودیت بودجه در دست اجرایی ارزیابی شده و متناسب با جریان مالی موجود برنامه‌ریزی و زمان‌بندی پروژه‌ها انجام شود.

یکی از وجه تمایز میان پروژه‌های تولیدی و فرآیند تولید در این مسأله است که در گذشته تنها دو نوع فرآیند برای سازمان‌ها در نظر می‌گرفتند، یا سازمان ماهیت تولیدی داشته و یا پروژه‌محور بوده است. با توجه به توسعه کسب‌وکارهای جدید، سبب شده است که سازمان‌های پروژه‌محور فرآیندهای تجاری خود را دستخوش تغییرات نموده و ماهیت پروژه‌های تولیدی به‌خود بگیرند. برای مثال در شرکت مورد مطالعه، پروژه‌های تولیدی شامل تولید دیواره‌های نیوجرسی خیابانی است که ماهیت پروژه‌محوری دارد ولی با توجه به تیراژ تولید محصول یک پروژه تولیدی محسوب می‌شود و نیاز به برنامه‌ریزی خاصی در این زمینه دارد.

از این‌رو در این پژوهش یک مدل برنامه‌ریزی ریاضی مختلط عدد صحیح غیرخطی ( $MINLP^1$ ) چندهدفه با در نظر گرفتن اهداف مربوط به بهینه‌سازی سود حاصل از زمان‌بندی پروژه‌ها و کمینه‌سازی هزینه‌های عملیاتی ساخت و تولید و کمینه‌سازی ریسک اجرای پروژه پرداخته می‌شود که با استفاده از دو الگوریتم فراابتکاری  $MOKA^2$  و  $MOSA^3$  ارزیابی و تحلیل خواهند شد. با توجه به ابعاد مسأله معرفی شده در این حوزه، این پژوهش از پنج بخش تشکیل شده است که بخش اول معرفی مسأله مورد مطالعه بوده که ابعاد مسأله معرفی شد. در بخش دوم پیشینه تحقیق بحث شده و سپس در بخش سوم مدل ریاضی مسأله مورد مطالعه بحث و بررسی شده و در بخش چهارم روش حل مدل معرفی شده و در بخش پنجم نتیجه‌گیری و پیشنهادهای آتی پژوهش معرفی می‌گردد.

4. Mixed Integer Programming

5. Multi-mode resource constrained project scheduling problem

1. Mixed integer nonlinear programming

2. Multiple Objective Keshtel Algorithm

3. Multiple Objective Simulated Annealing

زمان‌بندی پروژه با محدودیت منابع چندگانه و چندمهارتی ارائه نمودند. جهت حل مدل ارائه شده از روش منابع وزنی استفاده کردند [۲۳]. مائنهوت و همکاران (۲۰۱۷) در پژوهش خود به بررسی مسأله یکپارچه زمان‌بندی پروژه و نیروی انسانی چندمهارتی پرداختند به طوری که زمان‌بندی فعالیت‌های پروژه و زمان‌بندی منابع به صورت ادغامی انجام شود. در این پژوهش از برنامه‌ریزی آرمانی جهت حل مسأله استفاده کردند [۲۴]. دبیریان (۲۰۱۹) در پژوهش خود بیان نمودند که موفقیت پروژه‌های عمرانی به مدیریت صحیح منابع بستگی زیادی دارد. یکی از مهم‌ترین فرآیندهای مؤثر در مدیریت منابع انسانی، تخصیص منابع به پروژه است. تخصیص منابع انسانی به عنوان یک ابزار مدیریتی مؤثر و عامل بهبود در پیشرفت اجرای یک پروژه می‌تواند به شدت از لحاظ هزینه و زمان بر عملکرد پروژه تأثیر بگذارد. بنابراین، فرآیند تخصیص با برآورد نیاز نیروی کار و ارزیابی استراتژی‌های مختلف تخصیص نیروی انسانی قابل بهبود است. تخصیص نیروی کار به دلیل وجود پویایی، روابط پیچیده و بازخورد در پروژه بسیار کارآمد است. از این رو یک مدل پویا برای تخصیص مؤثر نیروی کار با استفاده از رویکرد پویایی سیستم ارائه نمودند [۲۵]. دوتسنکو (۲۰۱۹) در پژوهش خود بر استفاده از یک رویکرد ترکیبی و منطقی برای ساختن مدل‌های رسمی برای شکل‌گیری و عملکرد گروه‌های پروژه در یک محیط چندپروژه‌ای، رویکرد دینفعان محور در شکل‌گیری نیازهای منابع و یک اهداکننده رویکرد پذیرنده در توزیع منابع بین پروژه‌ها پرداختند [۲۶].

رحمانیایی (۲۰۱۹) بهینه‌سازی هم‌زمان هزینه و کیفیت را در یک مسأله تخصیص منابع در نظر گرفته شده است. از آنجا که این مسائل در یک پروژه معمولاً در برنامه‌ریزی چنددوره‌ای با پارامترهای نامشخص به وجود می‌آیند، یک مدل برنامه‌نویسی تصادفی چندمرحله‌ای (MSSPM) چندمنظوره تهیه و ارائه شده است [۲۷]. گاراسما (۲۰۱۹) مسائل برنامه‌ریزی پروژه چندمنظوره با محدودیت منابع یک مدل ریاضی برای تخمین سنجش شایستگی کارکنان پرداخته و یک مدل ریاضی MIP تک‌هدفه ارائه شده است [۲۸]. نجف زاده (۲۰۱۹) یک چارچوب یکپارچه برای مسأله زمان‌بندی پروژه و سفارش تولید با ملاحظات پایداری با هدف کمینه‌سازی شایستگی‌های زیست‌محیطی و اجتماعی تأمین‌کنندگان بالقوه منابع پروژه، ارائه نمودند. این مدل قادر به تعیین برنامه فعالیت‌ها، زمان و مقدار سفارش مواد و انتخاب تأمین‌کننده است با توجه به اینکه مدل ارائه شده در طبقه NP-Hard قرار دارد، بنابراین دو الگوریتم فراابتکاری چندمنظوره، یعنی NSGA-II و MOPSO به عنوان روش‌های راه‌حل برای این مدل به کار گرفته شد. در ارزیابی انجام شده نتایج نشان داد که صرف‌نظر از اندازه مسأله، NSGA-II در اکثر معیارهای ارزیابی از MOPSO بهتر است [۲۹]. چاکرابورتی و همکاران (۲۰۲۰) یک راه‌حل بهینه برای مسأله زمان‌بندی پروژه با منابع محدود چندحالتی برای پروژه‌های دارای فعالیت‌های با منابع غیرقابل تجدیدپذیر و تجدیدپذیر معرفی کردند.

پیشنهادی را بر روی مسائل واقعی و در شرایطی که تعداد فعالیت‌ها حداکثر ۱۰۰ واحد و تعداد حالت‌های اجرای هر فعالیت حداکثر برابر ۵ می‌باشد مورد بررسی قرار داد. بررسی‌های به عمل آمده بیانگر عملکرد مناسب الگوریتم پیشنهادی در حل مسأله MRCPSPP بوده است [۱۶]. بروکر و نوست (۲۰۰۳) یک مدل ریاضی برای مسأله MRCPSPP ارائه نمودند. آن‌ها فرض نمودند که بین فعالیت‌های متوالی پروژه تأخیر وجود دارد و این امر قابل اجتناب نیست. لذا مقدار حداقل و حداکثر این تأخیر را نیز در مدل‌سازی خودشان لحاظ نمودند [۱۷]. میکا و همکاران (۲۰۰۸) یک مدل ریاضی برای مسأله MRCPSPP ارائه دادند. آن‌ها فرض کردند که زمان راه‌اندازی با زمان‌بندی فعالیت‌ها ارتباط دارد. دلیل اصلی آن‌ها برای در نظر گرفتن این فرض این بود که منابعی که به فعالیت‌ها اختصاص پیدا می‌کنند در مکان‌های مختلف قرار دارند؛ بنابراین در چنین شرایطی زمان لازم برای تهیه منابع مورد نیاز و تخصیص آن‌ها به فعالیت‌ها نه تنها به توالی فعالیت‌ها بستگی دارد بلکه به مکان‌هایی که فعالیت‌های متوالی در آنجا اجرا می‌شوند نیز بستگی دارد [۱۸].

پینگم و ونحوکه (۲۰۱۰) یک الگوریتم ژنتیک دوجمعیتی برای حل مسأله MRCPSPP پیشنهاد دادند. این الگوریتم از دو جمعیت مجزا برای حل مسأله استفاده می‌کند و طرح تولید زمان‌بندی متوالی را با استفاده از رویه بهبود در حالت‌های انتخابی توسعه می‌دهد. آن‌ها همچنین اثر وجود انقطاع فعالیت‌ها را در کیفیت جواب‌های به دست آمده مورد بررسی قرار دادند و به این نتیجه رسیدند که الگوریتم ژنتیک دوجمعیتی ارائه شده توسط آن‌ها یکی از بهترین الگوریتم‌هایی است که تا به حال برای این مسأله در ادبیات ارائه شده است [۱۹]. وانگ و فانگ (۲۰۱۱) یک الگوریتم جهش قورباغه برای مسأله MRCPSPP ارائه دادند. در این الگوریتم، قورباغه‌ها به عنوان فهرست فعالیت‌ها در نظر گرفته شدند و به صورت طرح تولید زمان‌بندی فعالیت‌های چندحالتی کد شدند. براساس این الگوریتم، ابتدا یک جمعیت اولیه از حالت‌های مرتبط به هر فعالیت به صورت تصادفی تولید و فهرست فعالیت‌های پروژه نیز براساس یک روش نمونه‌گیری خاص و قانون اولویت زودترین یا دیرترین زمان پایان تولید شدند [۲۰]. کاظمپور و همکاران (۲۰۱۲) یک مسأله برنامه‌ریزی عدد صحیح مختلط برای مسأله زمان‌بندی تولید با هدف حداقل کردن مدت زمان انجام پروژه ارائه نمودند. با توجه به پیچیدگی مسأله، آن‌ها از الگوریتم فراابتکاری شبیه‌سازی تبرید به منظور حل مسأله استفاده کردند و برای اعتبارسنجی مدل عملکرد الگوریتم فراابتکاری، نتایج جواب‌های به دست آمده از الگوریتم فراابتکاری را با حل دقیق در نرم‌افزار لینگو مقایسه نمودند [۲۱]. جوانمرد و همکاران (۲۰۱۶) در پژوهش خود مسأله زمان‌بندی پروژه با سرمایه‌گذاری منابع چندمهارتی ارائه نمودند. نویسندگان مقاله به دست آوردن سیاست بهینه‌سازی هم‌زمان زمان‌بندی و استخدام مهارت‌ها را ارائه کردند [۲۲]. المیدا و همکاران (۲۰۱۶) یک روش فراابتکاری براساس قوانین ارجحیت برای مسأله

نویسنده/سال	تک‌هدفه	چندهدفه	زمان‌بندی	منابع انسانی	جریان مالی	مدیریت ریسک	سود برنامه‌ریزی	الگوریتم کلاسیک	الگوریتم جدید
کاظمپور (۲۰۱۲)	*		*	*				*	
جوانمرد (۲۰۱۶)	*		*	*				*	
المیدا (۲۰۱۶)	*		*	*				*	
مانهوت (۲۰۱۷)	*	*	*	*				*	
دبیریان (۲۰۱۹)	*	*	*	*		*	*	*	
دوتسنکو (۲۰۱۹)	*		*	*				*	
رحمانی ای (۲۰۱۹)	*	*	*	*				*	
گاراسما (۲۰۱۹)	*		*	*	*			*	
نجف زاده (۲۰۱۹)	*	*	*	*				*	
چاکرابور تی (۲۰۲۰)	*	*	*	*				*	
عبیدو (۲۰۲۱)	*	*	*	*				*	
پژوهش حاضر	*	*	*	*	*	*	*	*	*

### ۳. روش تحقیق

در شرکت‌های پروژه‌محور، فرآیندهای تجاری آن‌ها دستخوش تغییرات بسیاری شده است به‌گونه‌ای که دیگر نمی‌توان تفاوتی میان تولید و مسأله پروژه در نظر گرفت. از این‌رو شرکت‌های پروژه‌محور با مسأله تولید در محل مواجه هستند (مانند شرکت مورد مطالعه که سازنده محصولات عمرانی برای راه‌سازی است و محصولات تولیدشان در محل پروژه تولید می‌شود). از این‌رو در ابتدای افق برنامه‌ریزی، همواره با پروژه‌های متعددی برای اجرا مواجه هستند که بایستی براساس محدودیت‌های مالی و منابع اقدام به برنامه‌ریزی نمایند. از این‌رو مسأله انتخاب پروژه تولیدی برای شروع به اقدام و برنامه‌ریزی، مسأله‌ای استراتژیک در شرکت‌های پروژه‌محور تولیدی است که نیاز به برنامه‌ریزی دقیقی دارند به‌گونه‌ای که انتخاب نامناسب پروژه سبب از بین رفتن بودجه سازمانی و عدم دسترسی به منابع مالی حاصل از سود فروش محصول است که در فرآیندهای تولیدی بسیار مهم و کلیدی است از این‌رو توسعه یک مدل ریاضی که بتواند هم‌زمان انتخاب نمایند سطح اجرایی پروژه‌ها را که در کمترین زمان و با بودجه‌بندی

برای ارزیابی و تحلیل مدل ریاضی ارائه شده یک راهبرد الگوریتم چندهدفه جست‌وجوی ممنوعه توسعه دادند. در نهایت نشان دادند که الگوریتم‌های دارای خاصیت حافظه‌ای عملکرد بهتری دارند [۳۰]. عبیدو (۲۰۲۱) یک الگوریتم برنامه‌ریزی تکاملی چندهدفه (MOEP<sup>۱</sup>) را برای مدل‌سازی و حل مشکلات زمان‌بندی پروژه معرفی نمودند. این الگوریتم شامل اجرای یک عملگر جهش جدید برای سازگاری با مسأله زمان‌بندی توسعه‌یافته است. علاوه بر این، الگوریتم MOEP اصلاح شده با دو الگوریتم چندهدفه SPEA-II و NSGA-II که به‌طور گسترده در ادبیات برای حل مسأله زمان‌بندی پروژه استفاده شده‌اند، ارزیابی شدند. نتایج نشان داد که الگوریتم MOEP اصلاح‌شده از نظر تنوع و کیفیت مجموعه بهینه پارتو بهتر از SPEA-II و NSGA-II عمل می‌کند [۳۱].

همان‌طور که در ادبیات پژوهشی مشاهده می‌گردد، اکثر پژوهش‌ها به بررسی زمان‌بندی پروژه با در نظر گرفتن منابع انسانی پرداخته و تاکنون توجهی به ریسک و زمان‌بندی و سودآوری اجرای پروژه‌های تولیدی پرداخته نشده است و نوآوری این پژوهش در ارائه مدل ریاضی MINLP در حوزه ارزیابی و انتخاب پروژه و زمان‌بندی اجرای آن با توجه به اهداف معرفی شده می‌باشد که در نهایت دو الگوریتم فراابتکاری بر روی مدل ریاضی توسعه داده شده است.

جدول (۱). ارزیابی ادبیات پژوهشی

نویسنده/سال	تک‌هدفه	چندهدفه	زمان‌بندی	منابع انسانی	جریان مالی	مدیریت ریسک	سود برنامه‌ریزی	الگوریتم کلاسیک	الگوریتم جدید
۱ دانش‌آموز (۱۳۹۹)	*		*					*	
۲ بهنامیان (۱۳۹۷)	*	*	*	*				*	
۳ بنی‌هاشم (۱۳۹۹)	*			*				*	
۴ ایمانی (۱۳۹۸)	*	*	*	*				*	
۵ حسینی (۱۳۹۸)	*	*	*					*	
۶ هیلمن (۲۰۰۱)	*	*	*					*	
۷ بروکر (۲۰۰۳)	*	*	*	*				*	
۸ میکا (۲۰۰۸)	*	*	*	*				*	
۹ پیتنگم (۲۰۱۰)	*	*	*					*	
۱۰ وانگ (۲۰۱۱)	*	*	*	*				*	

$St :$		(۴)	بهبینه و ریسک عملیاتی پایین اقدام به تولید نمایند یک فرآیند پیچیده ای است که در این مدل بدان پرداخته می شود. از این رو مدل سازی مسأله به شرح ذیل است:
$\sum_{t=1}^T x_{j,t} \leq I$	$\forall j$		
$\sum_{t=1}^T x_{j,t} = I$	$\forall j \in S_m$	(۵)	
$(\sum_{t=1}^T t \cdot x_{j,t}) - I \leq T_j < \sum_{t=1}^T t \cdot x_{j,t} \quad \forall j, x_{j,t} \neq 0$		(۶)	
$\sum_{t=1}^T x_{j,t} (T_j + d_j) \leq T$	$\forall j$	(۷)	$j=1,2,\dots,N,$ $j \in J$ پروژه های تعریف شده
$\sum_{j=1}^N \sum_{t=1}^T x_{j,t} \cdot C_{L-t+1} \leq B_L \quad \forall L=1,2,\dots,T$		(۸)	$T, L$ افق برنامه ریزی که شامل T دوره خواهد بود
$\sum_{i \in S_j} \sum_{t=1}^T x_{i,t} \geq  S_j  / \sum_{t=1}^T x_{j,t} \quad \forall j \in S_d$		(۹)	$t=1,2,\dots,T$
$\sum_{t=1}^T x_{e,t} + x_{f,t} \leq I$	$\forall e, f$	(۱۰)	$i=1,2,\dots,n$ محصول نام از پروژه j
$\sum_{t=1}^T x_{a,t} - x_{b,t} = 0$	$\forall a, b$	(۱۱)	$p \in S_p$ پروژه های پیش نیاز
$M_j = \text{Max} [ \sum_{t=1}^T x_{p,t} (T_j + d_j) \text{ for } p \in S_j ] \quad \forall j \in S_d$		(۱۲)	$q \in S_d$ پروژه های وابسته
$\sum_{t=1}^T x_{j,t} (T_j + d_j) \geq M_j \quad \forall j \in S_d$			$e, f \in j$ پروژه های غیرهم خوان
$x_{j,t} \in [0, 1] \quad , \text{ Integer Numbers}$		(۱۳)	$a, b \in j$ پروژه های هم خوان
$T_j \in N$			پارامترهای مدل:

حال برای روشن تر شدن مدل به تشریح هر یک از اهداف و محدودیت ها پرداخته می شود. رابطه شماره (۱) به حداکثر سازی درآمد حاصل از فروش محصولات هر یک از پروژه ها پس از اتمام دوره ساخت می پردازد. در این رابطه همه محاسبات حول محور تصمیم در خصوص زمان آغاز هر پروژه ( $T_j$ ) می چرخد و نکته قابل تأمل در این مدل قابلیت ارتقای برخی محصولات بعضی از واحدها می باشد که در صورتی که احداث واحد تکمیلی وابسته محصول مربوطه، محصول مورد بررسی قابلیت فروش و درآمدزایی نداشته و پروژه به بخش R&D برای توسعه محصول می شود. رابطه شماره (۲) به حداقل سازی هزینه های پروژه در دو سطح ساخت و توسعه محصول در طی T دوره می پردازد که در اینجا نیز زمان آغاز پروژه از منظر محاسبه هزینه های عملیاتی پس از بهره برداری نقش کلیدی خواهد داشت و در نهایت در رابطه (۳) که هدف آخر است و ماهیت کیفی دارد و به حداقل سازی مجموع ریسک پروژه های انتخابی طی T دوره انجام می پذیرد (ریسک پروژه بر اساس راهبرد روش FMEA<sup>f</sup> و نرخ RPN<sup>g</sup> به صورت کمی محاسبه می شود). شایان ذکر است ریسک هر پروژه در دوره های مختلف و بر پایه نظرات و الگوهای ذهنی خبرگان قابل استخراج خواهد بود. رابطه (۴) تضمین کننده این مهم است که هر یک از پروژه ها در طول T دوره حداکثر یکبار می توانند انتخاب گردند. رابطه (۵) برای پروژه هایی به کار می رود که با توجه به سیاست های تصمیم گیرندگان بایستی حتماً تا انتهای T دوره انتخاب گردند که اصطلاحاً به آن ها پروژه های اجباری اطلاق می گردد. رابطه (۶) تضمین کننده آن است که زمان آغاز هر پروژه یعنی  $T_j$  درون دوره ای است که  $x_{j,t}$  در آن دوره مقدار می گیرد. رابطه (۷) اتمام کلیه پروژه های انتخابی را تا اتمام دوره T برآورده می سازد. در رابطه (۸) محدودیت مربوط به سرمایه موجود برای R&D توسعه محصول در هر دوره مورد بررسی قرار گرفته است. نکته حائز

$C_{capexj}$	هزینه احداث پروژه j
$C_{j, L-t+1}$	تأمین مالی مورد نیاز برای احداث پروژه j در دوره L
$C_{opexj}$	هزینه های عملیاتی پروژه j در هر دوره
$W'_{ji}$	درآمد سالیانه حاصل از فروش محصول قابل ارتقای i از واحد j
$W_{ji}$	درآمد سالیانه حاصل از فروش محصول غیرقابل ارتقای i از واحد j
$R_{jt}$	ریسک پروژه j در دوره t
$d_j$	زمان مورد نیاز جهت انجام پروژه j
$B_L$	بودجه موجود برای ساخت پروژه ها در ابتدای دوره L
$S_m$	پروژه های اجباری <sup>۱</sup>
$S_p$	مجموعه پروژه های پیش نیاز <sup>۲</sup>
$S_d$	مجموعه پروژه های وابسته <sup>۳</sup>
$S_j$	پروژه های پیش نیاز پروژه j ( $S_j \in S_p$ )
$D_{ji}$	پروژه های وابسته مستقیم به محصول i از پروژه j

متغیر تصمیم مسأله:

$x_{j,t} = 1$	انتخاب پروژه j در دوره t
$x_{j,t} = 0$	عدم انتخاب پروژه j در دوره t
$T_j$	زمان آغاز به احداث پروژه j

در این مرحله با در نظر گرفتن اهداف پژوهش به تشکیل مدل ریاضی و هدف ها و محدودیت ها پرداخته می شود.

$$\text{Max } z_1 = \sum_{j=1}^N \sum_{t=1}^T x_{j,t} (\sum_{i=1}^n ((W'_{ji})(T - (\sum_{t=1}^T (Tq + dq) \cdot x_{q,t}) - (T_j + d_j))) + (\sum_{i=1}^n ((W_{ji})(T - (T_j + d_j)))) \quad (۱)$$

$$\text{Min } z_2 = \sum_{j=1}^N \sum_{t=1}^T x_{j,t} (C_{capexj} + C_{opexj} (T - (T_j + d_j))) \quad (۲)$$

$$\text{Min } z_3 = \sum_{j=1}^N \sum_{t=1}^T x_{j,t} \cdot R_{jt} \quad (۳)$$

است. در این پژوهش یک نسخه چندهدفه از آن ارائه شده است که در ادامه شبه‌کد آن در شکل (۱) آورده شده است.

الگوریتم شبیه‌سازی تبرید چندهدفه (MOSA): یکی از موفق‌ترین الگوریتم‌های تک‌جواب را می‌توان الگوریتم تبرید شبیه‌سازی شده نامید. این الگوریتم که از منطقی ریاضی و در عین حال ساده برای جست‌وجو استفاده می‌کند. کارایی این الگوریتم در انواع مسائل مختلف تحقیق در عملیات و علوم مهندسی بارها مورد تمجید قرار گرفته است. این الگوریتم از منطق سرد شدن فلز متبلور شده در درجه حرارت بالا استفاده می‌کند. این الگوریتم اولین بار توسط کیرکپاتریک و همکاران در سال ۱۹۸۳ معرفی شد. این الگوریتم با یک جواب تصادفی با درجه حرارت بالا شروع به جست‌وجو می‌کند. در هر مرحله از الگوریتم برای جواب مرحله قبل یک همسایگی ایجاد می‌شود. اگر جواب ذکر شده بهبود یافت جواب جدید پذیرفته می‌شود. در غیر این صورت با احتمالی جواب ذکر شده را می‌پذیریم؛ که این احتمال باتوجه به درجه حرارت فعلی و با استفاده از تابع بولتزمن کنترل می‌شود. این منطق کمک می‌کند که الگوریتم بتواند جواب‌های بد را در ابتدا با احتمال زیاد و سپس در ادامه با احتمال کمتر پذیرش کند و از بهینه‌ی محلی فرار کند. باتوجه به کارایی این الگوریتم در شرایط تک‌هدفه، در این پژوهش با استفاده از تابع برازش چندهدفه معرفی شده می‌تواند کارایی مناسب این الگوریتم را در محیط چندهدفه مشاهده نمود از این رو شبه‌کد الگوریتم MOSA معرفی شده در شکل (۲) آورده شده است.

اهمیت در این محدودیت هزینه مرتبط از ساخت هر پروژه در دوره‌های مختلف از زمان ساختش است که آن را با  $C_{j, L-t+1}$  نشان می‌دهیم. رابطه (۹) تضمین‌کننده رعایت پیش‌نیازی و وابستگی برخی از پروژه‌ها است. به عبارتی دیگر پروژه وابسته زمانی حق انتخاب دارد که کلیه پروژه‌های پیش‌نیازش برآورده شده باشند. در این رابطه  $|S|$  نشان‌دهنده تعداد پروژه‌های پیش‌نیاز پروژه  $j$  می‌باشد. رابطه (۱۰) نشان‌دهنده پروژه‌هایی است که در صورت احداث هر یک از آن‌ها قطعاً پروژه دیگر انتخاب نخواهد شد که در اصطلاح به آن‌ها پروژه‌های غیرهمخوان می‌گویند در مقابل رابطه (۱۱) برای پروژه‌های همخوان ساخته شده است که در صورت انتخاب هر یک از آن‌ها واحد دیگر نیز بایستی در طول دوره  $T$  انتخاب گردد. رابطه (۱۲) تضمین می‌کند که اتمام احداث واحدهای وابسته قطعاً پس از اتمام دوره احداث تمامی پروژه‌های پیش‌نیازشان خواهد بود و در نهایت رابطه (۱۳) خاطرنشان می‌نماید که متغیر  $X_{j,t}$  مسأله از جنس صفر و یک بوده و متغیر  $T_j$  زیرمجموعه اعداد طبیعی می‌باشد.

همان‌طور که بیان شده است، مدل ریاضی ارائه شده به صورت MINLP می‌باشد و به دلیل استفاده از متغیر تصمیم باینتری، و محدودیت‌های غیرخطی در مدل‌سازی انجام شده، این مسأله به صورت NP-HARD بوده و مدل ریاضی در ابعاد کوچک در نرم‌افزار حل دقیق مانند گمز و لینگو قابل حل در مدت زمان مناسب ندارد. از این رو با بهره‌گیری از الگوریتم‌های فراابتکاری به ارزیابی و تحلیل مدل ریاضی پرداخته می‌شود.

#### ۴. معرفی الگوریتم فراابتکاری

الگوریتم فراابتکاری MOKA: یکی از کاراترین الگوریتم‌های بهینه‌سازی در سال‌های اخیر، الگوریتم کشتل بوده است که توسط حاجی‌آقایی کشتلی و امین نیری در سال ۲۰۱۳ پیشنهاد گردید [۳۲]. این روش که کارایی خود را در حل مسائل مختلف مهندسی و تحقیق در عملیات نظیر مسأله زنجیره‌تأمین و برنامه‌ریزی تولید نشان داده است، از رفتار حریصانه گروهی از اردک‌سانان در منطقه کشتل از استان مازندران الهام گرفته است. در این الگوریتم مانند سایر الگوریتم‌های فراابتکاری، از یک جمعیت اولیه برای شروع الگوریتم استفاده می‌کند. جمعیت اولیه به سه نوع مختلف تقسیم می‌شوند. نوع اول که آن‌ها کشتل‌های خوش‌شانس نامیده می‌شوند، در کنار نزدیک‌ترین همسایه خود می‌گردند تا بهتر شوند. جنس دوم در میان کشتل‌های خوش‌شانس می‌گردند تا نواحی همسایگی آن‌ها را به درستی جست‌وجو کنند؛ و گروه سوم کشتل‌هایی هستند که خسته شدند و پرواز می‌کنند و گروه دیگری دوباره در کنار آنان می‌نشینند. در این الگوریتم، به فازهای فراابتکاری‌ها اهمیت قائل شده و این امکان را به استفاده‌کننده می‌دهد که از سه اپراتور جست‌وجوی الگوریتم یکی یا دو تا را در میان آن‌ها انتخاب کند؛ و در این الگوریتم جمعیت کشتل‌های خوش‌شانس تنظیم‌کننده تمرکز الگوریتم و دو اپراتور دیگر برای فاز جست‌وجو و تنوع جواب‌ها در موتور الگوریتم گنجانده شده

1. Land the ( $N$ ) Keshtels and calculate them fitness
2. Do non-dominate sorting and Calculate crowding distance
3. Sort Keshtels respect to the crowding distance
4. Find the Lucky Keshtels (LK).
5. Find the best lucky Keshtel.
6. For each LK ( $N_1$ )
  - 6.1. Swirl the Nearest Keshtel (NK) around the LK.
  - 6.2. If NK finds better food than LK, replace NK with LK, find new NK, go to step 6.1
  - 6.3. If the food still exists, attract the NK, go to step, 6.1. if not, go to step 8.
7. Let the LKs remain in the lake.
8. Startle the Keshtels which have found less food and land new ones. ( $N_3$ )
9. Move the remained Keshtels in the lake between other Keshtels. ( $N_2$ )
10. Merged populations [ $N$ ;  $N_1$ ;  $N_2$ ;  $N_3$ ]
11. Do non-dominate sorting and Calculate crowding distance
12. Sort Keshtels respect to the crowding distance
13. Select ( $N$ ) better Keshtels from this merged populations for next iteration
14. Do again step 11 and 12 for this new population
15. If stopping criteria are satisfied, stop, if not, go to step 5.

شکل (۱). شبه‌کد الگوریتم کشتل

4.3.3. Else  $\Delta f_1 \geq 0 \ \&\& \ \Delta f_2 \leq 0$

$$P_1 = \exp\left(\frac{-\Delta f_1}{T}\right), \quad P_2 = \exp\left(\frac{-\Delta f_2}{T}\right), \quad h = \text{rand}$$

If  $h < P_1 \ \&\& \ h < P_2$

Update the solution  $x = x'$

5. Update temperature ( $T = \alpha * T$ )

6. Do non-dominate sorting in this Pareto set.

7. If stopping criteria are satisfied, stop, if not, go to step 4.1.

شکل (۲). شبهه کد الگوریتم شبیه سازی تبرید چند هدفه

ساختار کروموزومی الگوریتم فراابتکاری به شرح ذیل است:

1. Parameter setting

2. Initialize and evaluation fitness functions ( $x, f_j(x)$ )

3. Best solution = ( $x, f_j(x)$ )

4. For 1 to max-iteration

4.1. Do mutation operator ( $x'$ )

4.2. Calculate the fitness function and ( $\Delta f_j$ )

4.3.1. If  $\Delta f_1 \leq 0 \ \&\& \ \Delta f_2 \geq 0$

Update the Best solution = ( $x', f_j(x')$ )

Update the solution  $x = x'$

4.3.2. Else if  $\Delta f_1 \geq 0 \ \&\& \ \Delta f_2 \geq 0 \ \parallel \ \Delta f_1 \leq 0 \ \&\& \ \Delta f_2 \leq 0$

Put this solution in Pareto set

دوره	بخش ۱			بخش ۲		بخش ۳	
	i	j+k		j	k	i+j+k	l
۱	۰.۰۷۲	۰.۳۱۰	۰.۱۷۶	۰.۳۸۵	۰.۱۶۵	۰.۱۱۵	۰.۳۸۵
۲	۰.۰۵۲	۰.۲۶۰	۰.۱۳۰	۰.۳۸۵	۰.۱۶۵	۰.۱۱۵	۰.۳۸۵
۳	۰.۰۹۹	۰.۳۳۲	۰.۱۳۴	۰.۳۸۵	۰.۱۶۵	۰.۱۱۵	۰.۳۸۵
۴	۰.۳۱۷	۰.۱۷۷	۰.۱۹۵	۰.۳۸۵	۰.۱۶۵	۰.۱۱۵	۰.۳۸۵
۵	۰.۰۷۷	۰.۱۷۱	۰.۱۳۵	۰.۳۸۵	۰.۱۶۵	۰.۱۱۵	۰.۳۸۵
۶	۰.۰۲۶	۰.۱۹۲	۰.۱۵۲	۰.۳۸۵	۰.۱۶۵	۰.۱۱۵	۰.۳۸۵
۷	۰.۰۲۲	۰.۱۹۴	۰.۱۵۳	۰.۳۸۵	۰.۱۶۵	۰.۱۱۵	۰.۳۸۵
۸	۰.۰۲۲	۰.۱۹۴	۰.۱۵۳	۰.۳۸۵	۰.۱۶۵	۰.۱۱۵	۰.۳۸۵

صنعتگران کشور ژاپن از این روش در بهبود محصولات و کیفیت فرآیند استفاده می کنند. افزایش کیفیت خودروهای ساخت این کشور شدیداً به استفاده گسترده از این روش ارتباط دارد. روش تاگوچی در زمینه کنترل کیفیت در صنایع تولیدی است و بر سه مفهوم اصلی و ساده بنا نهاده شده است:

- کیفیت باید هنگام تولید طراحی شود نه اینکه در طی فرآیند ساخت محصول بررسی شود.
- محصول باید طوری طراحی گردد که در برابر فاکتورهای محیطی غیرقابل کنترل ایمن باشد.

هزینه کیفیت باید به صورت تابع انحراف از حالت استاندارد اندازه گیری شده و ضرر و زیانها در عرض سیستم سنجیده شود.

اصطلاحات:

عامل: یک عامل (فاکتور) یک متغیر قابل کنترل آزمایشی است که بر روی خروجی تأثیر می گذارد. می توان آن را به عنوان متغیر مستقل در نظر گرفت.

سطح عامل: یک مقدار مشخص از یک عامل است.

پاسخ: پاسخ (خروجی) پدیده ای قابل اندازه گیری است که بر روی تأثیر عوامل بر روی آن طی یک سری آزمایش مدنظر است.

## ۵. حل مدل ریاضی و تحلیل نتایج آن

در این بخش باتوجه به ارائه مدل ریاضی چندهدفه ارائه شده سپس با استفاده از دو الگوریتم فراابتکاری ارزیابی و اعتبارسنجی مدل ارائه شده انجام گردید. از این رو ورودی های مدل ریاضی براساس اطلاعات جمع آوری شده در بازه زمانی یک ساله شرکت کیسون ارزیابی شده به شرح ذیل است.

جدول (۲): تنظیم پارامترهای مدل ریاضی

پارامتر	مقدار	واحد
$C_{capexj}$	Uniform ~ [۱۱۴۲۹۰, ۱۸۵۷۱۵]	دلار
$C_{j, L-t+1}$	Uniform ~ [۱۴۲۸۵, ۲۲۸۵۵]	دلار
$C_{opexj}$	Uniform ~ [۱۲۳۴۱۵, ۲۱۳۴۳۵]	دلار
$W'_{ji}$	Uniform ~ [۷۴۵۶۷۳, ۹۸۷۲۵۴]	دلار
$W_{ji}$	Uniform ~ [۴۴۵۶۷۳, ۵۸۷۲۵۴]	دلار

## ۵-۱. آزمایش های تاگوچی

در اواخر سال ۱۹۴۰ میلادی، تاگوچی مفاهیم آماری جدیدی را مطرح کرد و بعدها ثابت شد که این مفاهیم، ابزارهای باارزشی در مقوله کنترل و بهبود کیفیت می باشد و از آن زمان به بعد، بسیاری از



معیار حداکثر پراکندگی (MS)

شاخص فاصله به صورت زیر تعریف می‌شود:

شاخص سنجش پراکندگی جواب‌های نامغلوب (SNS)

این شاخص برای شناسایی پراکندگی و تنوع جواب‌های پارتو به دست آمده ارائه شده است.

$$SNS = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (MID - C_i)^2}{n-1}} \quad (18)$$

$$C_i = \sqrt{f_1^2 + f_2^2}$$

### ۳-۵. نتایج طراحی آزمایشات

بعد از طراحی م. سألله حال نوبت طراحی آزمایش با روش تاگوچی است. همان گونه که توضیح داده شد روش تاگوچی با کم کردن تعداد آزمایشات زمان تنظیم پارامتر را کاهش می‌دهد [۳۴]. ابتدا پارامترهایی را که در هر الگوریتم می‌خواهیم تنظیم کنیم مشخص می‌کنیم. با استفاده از نرم‌افزار مینی‌تیب سطوح پارامترها و آرایه‌های آرتوگنرال برای آزمایش‌ها را به دست می‌آوریم و بعد از مشخص شدن تعداد آزمایشات برای هر الگوریتم، الگوریتم‌ها را با همان سطوح مشخص آزمایش کرده و ده بار اجرا کردیم و از نتایج به دست آمده از این ده آزمایش میانگین گرفتیم سپس آن‌ها را بی‌وزن کرده و نمودارهای S/N را به دست آوردیم و پارامترهای بهتر را به دست آوردیم. در ابتدا لازم است سطوح هر الگوریتم را به دست آورده و ذکر کنیم. برای این کار مقالات مرتبط مطالعه شدند و سطوح کاندیدا از بین آن‌ها شناسایی گردید که به‌قرار جدول (۳) می‌باشد.

جدول (۳): سطوح مختلف برای پارامترهای هر الگوریتم

الگوریتم‌ها	Algorithm parameters	Level 1	Level 2	Level 3
	T <sub>0</sub>	30	40	50
MOSA	α	۰/۹۹	۰/۹	۰/۸۸
	Max-iteration	4*	8*	12*
		(i+j+k+l+o)	(i+j+k+l+o)	(i+j+k+l+o)
	M <sub>1</sub>	5%	10%	15%
	M <sub>2</sub>	20%	25%	30%
MOKA	S <sub>max</sub>	10	15	20
	N-Keshtel	50	100	150
	Max-iteration	2*	3*	4*
		(i+j+k+l+o)	(i+j+k+l+o)	(i+j+k+l+o)

در نهایت به کمک نرم‌افزار minitab 16 طراحی آزمایشات انجام شد و آرایه‌های آرتوگنرال L9 برای الگوریتم MOSA انتخاب گردید؛ اما برای الگوریتم MOKA آرایه‌های آرتوگنرال L27 در نظر گرفته شد. پس از اجرای الگوریتم‌ها برای هر یک از آزمایش‌های مذکور مقادیر Response برای روش تاگوچی به دست آمد. این مقادیر و آرایه‌های آرتوگنرال در جداول (۴) و (۵) ارائه شده است.

طراحی آزمایش: یک طراحی آزمایش حاصل چیدمان عوامل و سطوح آن‌ها، به‌گونه‌ای خاص است.

تاگوچی بر این باور بود که بهترین راه بهبود کیفیت طراحی و ایجاد آن در خود محصول است. تاگوچی برای ارائه آزمایش‌های گروه‌های ویژه‌ای از آرایه‌های آرتوگنرال (OA) را ترکیب و ایجاد نمود. آرایه‌های آرتوگنرال فرآیند طراحی آزمایش‌ها را سهولت می‌بخشند. طراحی یک آزمایش شامل انتخاب مناسب‌ترین آرایه آرتوگنرال، تعیین فاکتورها با ستون‌های مناسب و نهایتاً موقعیت آزمایش‌ها (شرایط آزمایش) می‌باشد. در این پژوهش از معادله هرچه کوچک‌تر بهتر از روش تاگوچی استفاده می‌کنیم [۳۳].

$$SN_s = -10 \log \left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i^2 \right) \quad (14)$$

از آنجایی که مدل ریاضی این پژوهش چندهدفه است، از معادله‌ای با استفاده از شاخص‌های استاندارد چندهدفه به‌عنوان Response در روش تاگوچی استفاده می‌شود؛ که این رابطه به صورت زیر است.

$$MCOV = \frac{MID}{MS} \quad (15)$$

حال نوبت شناسایی شاخص‌های استاندارد چندهدفه می‌رسد.

### ۲-۵. شاخص‌های استاندارد چندهدفه

یکی از روش‌های برخورد با این مسائل استفاده از شاخص‌های ارزیابی عملکرد است. چند مورد از این شاخص‌ها در زیر توضیح داده می‌شود:

#### تعداد جواب پارتو (Number of Pareto Solutions)

این معیار برابر با تعداد جواب‌های خروجی در هر بار اجرای الگوریتم می‌باشد. در مقایسه‌ی سه‌ی بین چند الگوریتم این معیار به‌عنوان تعداد جواب‌های خروجی ناشی از اجرای هر کدام از الگوریتم‌ها تعریف می‌شود. بدیهی است که هرچه تعداد جواب‌های پارتو یک روش بیشتر باشد، آن روش مطلوب‌تر است.

#### معیار میانگین فاصله از جواب ایده‌آل (MID)

این معیار به‌منظور محاسبه میانگین فاصله جواب‌های پارتو از مبدأ مختصات استفاده می‌شود. در رابطه زیر مشخص است که هرچه این معیار کمتر باشد، کارایی الگوریتم بیشتر خواهد بود [۳۳].

$$\sum_{i=1}^n \sqrt{\left( \frac{f_{1i} - f_{1best}}{f_{1total}^{max} - f_{1total}^{min}} \right)^2 + \left( \frac{f_{2i} - f_{2best}}{f_{2total}^{max} - f_{2total}^{min}} \right)^2} \quad (16)$$

#### معیار زمان اجرای الگوریتم (CPU time)

$$MS = \sqrt{\sum_{i=1}^i (\min f(i) - \max f(i))^2} \quad (17)$$

در مسائل بزرگ یکی از معیارهای مهم، زمان اجرای آن‌ها می‌باشد و به‌همین دلیل زمان اجرای الگوریتم به‌عنوان یک معیار ارزیابی کیفیت در نظر گرفته می‌شود.

در نهایت پس از رسم نمودارهای سیگنال-نویز هر الگوریتم، می توان بهترین مقادیر پارامترها را شنا سایی کرد. این مقادیر در نمودارهای (۱) و (۲) ارائه شده اند.

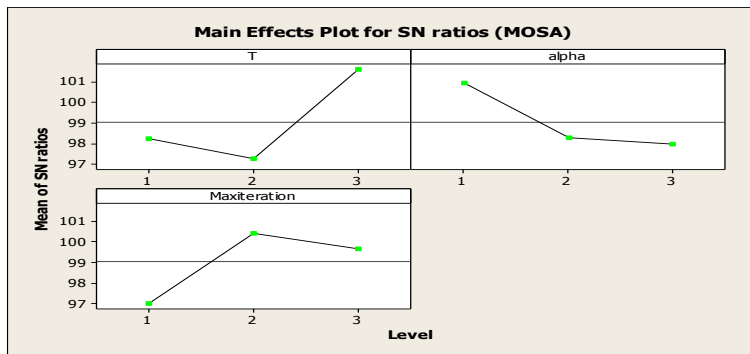
جدول (۴): آرایه اور توگنال L27 و نتایج محاسباتی برای الگوریتم

آزمایش	MOKA					Max-iteration	MOKA Response
	$M_1$	$M_2$	$S_{max}$	N-Keshtel			
۱	۱	۱	۱	۱	۱	۱	۸/۲۶۹e-۰۰۶
۲	۱	۱	۱	۱	۱	۲	۵/۸۰۵e-۰۰۶
۳	۱	۱	۱	۱	۱	۳	۷/۲۷۰e-۰۰۶
۴	۱	۲	۲	۲	۲	۱	۶/۶۸۹e-۰۰۶
۵	۱	۲	۲	۲	۲	۲	۵/۰۵۳e-۰۰۶
۶	۱	۲	۲	۲	۲	۳	۸/۶۷۴e-۰۰۶
۷	۱	۳	۳	۳	۳	۱	۵/۰۰۶e-۰۰۶
۸	۱	۳	۳	۳	۳	۲	۷/۷۶۸e-۰۰۶
۹	۱	۳	۳	۳	۳	۳	۲/۸۷۷e-۰۰۶
۱۰	۲	۱	۲	۳	۱	۱	۴/۴۸۳e-۰۰۶
۱۱	۲	۱	۲	۳	۲	۲	۱/۲۲۹e-۰۰۵
۱۲	۲	۱	۲	۳	۳	۳	۵/۷۴۹e-۰۰۶
۱۳	۲	۲	۳	۱	۱	۱	۵/۶۴۳e-۰۰۶
۱۴	۲	۲	۳	۱	۲	۲	۲/۵۲۱e-۰۰۵
۱۵	۲	۲	۳	۱	۳	۳	۶/۱۶۳e-۰۰۶
۱۶	۲	۳	۱	۲	۱	۱	۷/۳۳۱e-۰۰۶
۱۷	۲	۳	۱	۲	۲	۲	۶/۷۳۲e-۰۰۶
۲۳	۳	۲	۱	۳	۲	۲	۳/۰۰۱e-۰۰۶
۲۴	۳	۲	۱	۳	۳	۳	۱/۷۱۶e-۰۰۵
۲۵	۳	۳	۲	۱	۱	۱	۲/۷۳۶e-۰۰۵
۲۶	۳	۳	۲	۱	۲	۲	۷/۲۹۶e-۰۰۶
۲۷	۳	۳	۲	۱	۳	۳	۸/۵۶۶e-۰۰۶

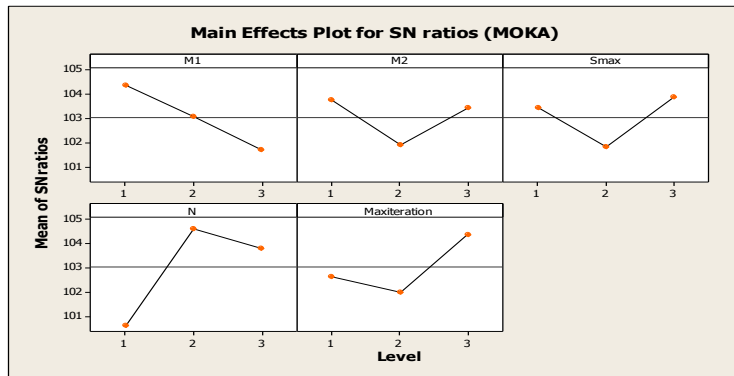
جدول (۵): آرایه اور توگنال L9 و نتایج محاسباتی برای الگوریتم

آزمایش	MOSA			MOSA Response
	$T_0$	$\alpha$	Max-iteration	
۱	۱	۱	۱	۱/۳۸۴۶e-۰۰۵
۲	۱	۲	۲	۹/۹۲۹۷e-۰۰۶
۳	۱	۳	۳	۱/۳۳۷۶e-۰۰۵
۴	۲	۱	۲	۹/۷۵۷۷e-۰۰۶
۵	۲	۲	۳	۱/۵۵۳۶e-۰۰۵
۶	۲	۳	۱	۱/۶۹۸۹e-۰۰۵
۷	۳	۱	۳	۵/۴۱۶۱e-۰۰۶
۸	۳	۲	۱	۱/۱۸۷۲e-۰۰۵
۹	۳	۳	۲	۸/۹۵۱۱e-۰۰۶

باتوجه به تحلیل سیگنال به نویز انجام شده در نمودار (۱) و (۲)، هرچه سطح انحرافات کمتر باشد مطلوبیت انتخاب عملکرد بیشتر و بهتر می باشد. از این رو پس از حل مدل ریاضی پیشنهادی با استفاده از روش های نام برده، در نهایت جدول (۶) نتایج حاصل برای سه دسته مسأله سائز کوچک، متوسط و بزرگ مسأله را نشان می دهند.



نمودار (۱): نمودار سیگنال-نویز الگوریتم MOSA



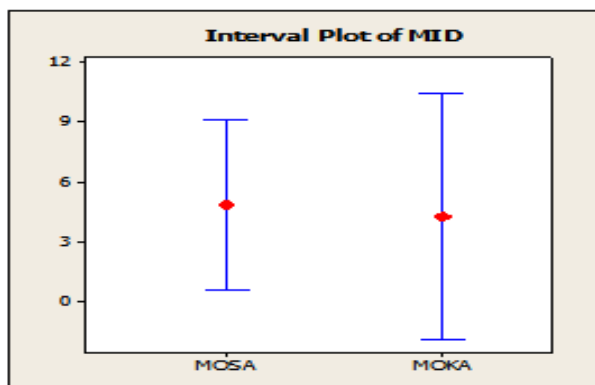
نمودار (۲): نمودار سیگنال-نویز الگوریتم MOKA

جدول (۶): نتایج محاسباتی از الگوریتم‌ها برای ۱۲ زیرمسئله

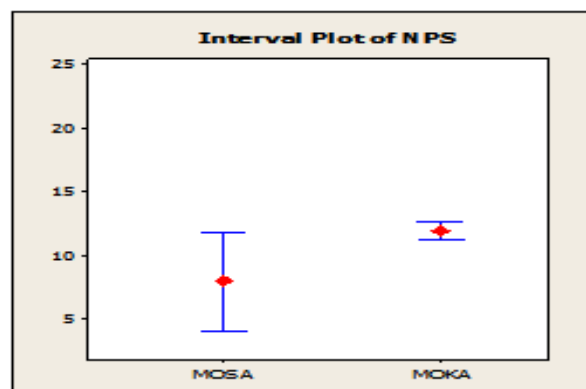
مسئله	NPS		CPU Time		MID		MS		SNS	
	MOSA	MOKA	MOSA	MOKA	MOSA	MOKA	MOSA	MOKA	MOSA	MOKA
۱	۶	۱۲	۱۵/۵۴۲۷	۹۰/۱۴۴	۳/۹۰۸۹	۱/۴۰۹۵	۱۹۹۵۷۳	۳۶۰۱۳۸	۳۶۳۵۳۳	۲۸۰۶۸۵
۲	۹	۱۱	۲۴/۴۳۸۱	۲۱۷/۰۳۵۷	۲/۳۲۶۴	۱/۱۷۵۱	۳۷۱۲۵۳	۶۲۹۱۲۱	۷۰۰۳۵۲	۶۴۴۰۹۳
۳	۸	۱۰	۲۵/۹۲۰۹	۴۰۶/۸۰۶	۲/۱۳۷۹	۲/۹۲۰۸	۵۳۶۶۷۳	۷۲۵۳۸۹	۱۰۹۱۸۵۵	۹۸۸۲۰۱
۴	۴	۱۴	۲۸/۰۴۷۶	۶۲۶/۵۳۶۳	۵/۴۹۷۷	۲/۳۲۵۲	۶۱۱۴۰۸	۶۰۹۶۹۳	۱۷۰۲۷۸۸	۱۱۴۶۹۶۹
۵	۸	۱۲	۳۵/۶۷۵۷	۱۶۹۳/۹۱۲۲	۳/۲۱۴۷	۳/۶۸۸۸	۸۵۹۲۵۴	۶۱۹۶۴۳	۲۳۶۰۰۸۹	۱۹۳۴۹۶۳
۶	۸	۱۱	۳۹/۰۷۲۳	۱۸۸۹/۱۵۴۴	۵/۰۳۲۲	۳/۳۲۸۱	۷۸۸۵۰۵	۱۷۴۳۱۹۳	۲۷۰۷۹۶۴	۲۵۷۶۱۸۲
۷	۸	۱۴	۴۲/۹۷۹۵	۲۲۱۲/۴۴۱۵	۴/۸۱۹۹	۴/۲۴۶	۹۷۸۵۳۴	۱۰۵۰۰۲۹	۳۲۲۵۷۱۸	۲۸۰۲۶۹۷
۸	۶	۱۲	۶۷/۹۴۰۶	۴۶۹۵/۸۷۷۶	۴/۹۷۵۵	۵/۳۴۴۳	۹۴۶۷۳۲	۱۱۴۶۶۵۶	۳۹۶۹۶۵۶	۳۶۶۵۷۶۱
۹	۸	۱۲	۹۰/۳۶۵۷	۸۵۹۱/۷۵۳	۵/۱۳۹۶	۶/۷۲۰۵	۱۴۱۸۲۵۳	۸۸۶۷۵۴	۵۸۴۲۴۵۶	۴۹۰۴۹۳۶
۱۰	۱۱	۹	۹۸/۲۳۷۵	۱۰۱۹۳	۵/۸۴۳۴	۱۰/۲۸۷۷	۱۴۲۹۱۴۷	۱۴۸۳۸۴۰	۶۲۱۲۴۹۲	۵۵۲۲۳۰۷
۱۱	۱۱	۱۴	۱۰۷/۲۸۹۹	۱۵۹۸۴	۸/۲۲۶۲	۴/۹۱۸۱	۹۸۲۵۷۹	۱۹۸۷۸۹۵	۶۱۹۰۲۳۸	۵۷۹۳۰۴۰
۱۲	۹	۱۲	۱۳۷/۵۲۳۴	۱۹۲۹۱	۸/۰۲۵۹	۵/۵۸۵۹	۱۷۰۲۲۰۱	۱۴۲۱۱۰۹	۶۸۰۷۱۵۷	۵۹۳۳۳۷۷

همچنین، از حیث شاخص (ثانیه) CPU time ابتدا MOSA و سپس MOKA بهترین عملکرد را دارا هستند.

به‌منظور درک بهتر موضوع از روش‌های آماری Anova یا Interval Plot 95% استفاده شده است که نتایج حاصله در اشکال (۱) تا (۲) ارائه شده‌اند.



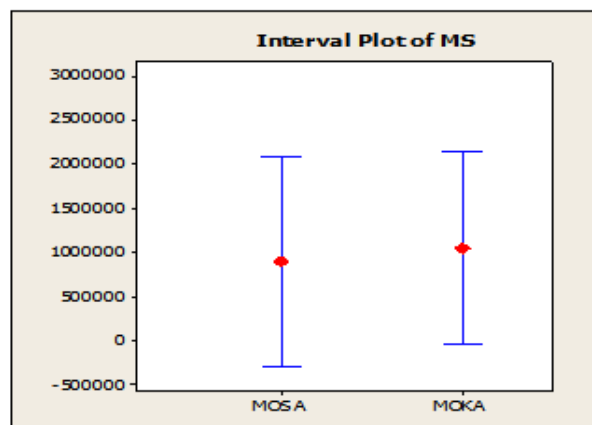
شکل (۵): تحلیل آماری برحسب شاخص MID



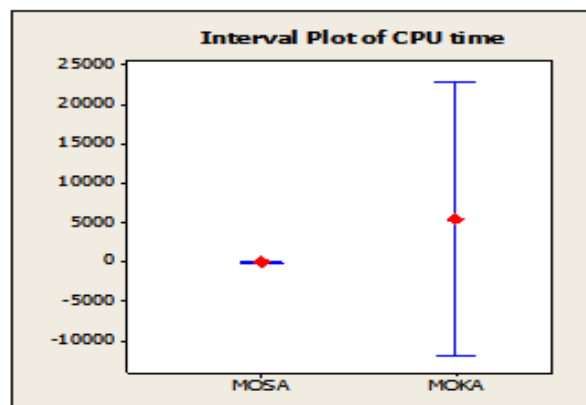
شکل (۳): تحلیل آماری برحسب شاخص NPS

از حیث شاخص MID الگوریتم MOSA عملکرد بهتری را در مقایسه با MOKA دارا می‌باشد.

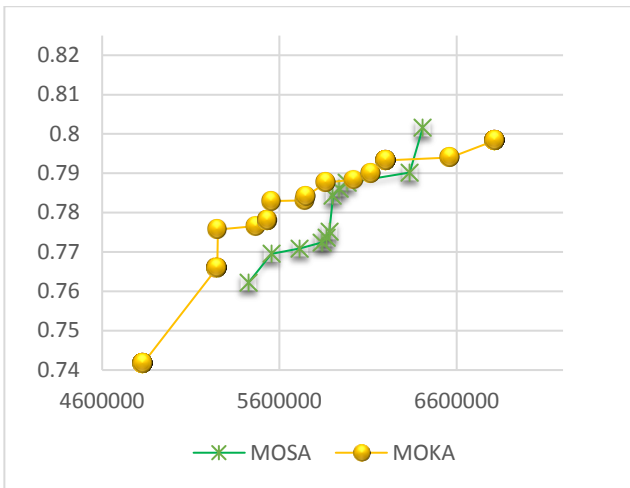
همان‌طور که نمایان است، از حیث شاخص NPS ابتدا MOKA و سپس MOSA بهترین عملکرد را دارا هستند.



شکل (۶): تحلیل آماری برحسب شاخص MS



شکل (۴): تحلیل آماری برحسب شاخص CPU time



شکل (۱۰): نمودار پارتو برای ابعاد بزرگ مسأله

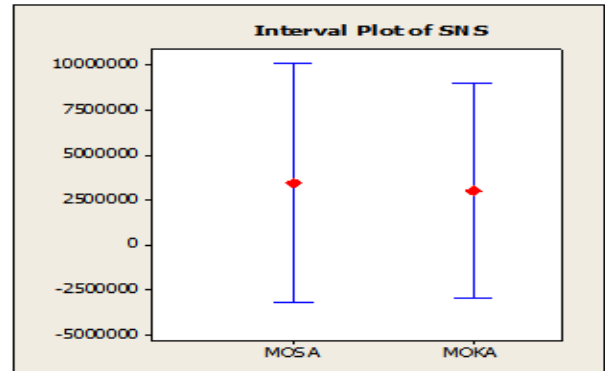
### ۶. نتیجه‌گیری و پیشنهادهای آتی پژوهش

از دیدگاه عملی با بهبود زمان‌بندی پروژه‌های تولیدی در صنایع به‌عنوان بخشی از فرآیند مدیریت پروژه، می‌توان هزینه‌های مربوطه را به میزان زیادی کاهش داد. از جنبه نظری نیز این مسأله یک زمینه جذاب برای متخصصین تحقیق در عملیات و رشته‌های وابسته می‌باشد، زیرا بسیاری از مدل‌های معروف بهینه‌سازی حالت‌های خاصی از مدل‌های مطرح در زمان‌بندی پروژه می‌باشند. علی‌رغم پیشرفت‌های قابل‌توجه در سال‌های اخیر، هنوز کمبودهای بسیاری در حوزه‌های مختلف این مسأله وجود دارد که یکی از دلایل اصلی این کمبودها دشوار بودن حل مدل‌های مربوطه می‌باشد. از این‌رو در این پژوهش به مسأله ارزیابی و انتخاب و بهینه‌سازی برنامه‌ریزی زمان‌بندی پروژه‌های تولیدی و تأمین منابع مالی پرداخته شد و در نهایت مدل MINLP ارائه‌شده با استفاده از دو الگوریتم فراابتکاری MOSA و MOKA ارزیابی و تحلیل شدند. براساس اهمیت شاخص‌های MS و MID و CPU time نشان داده شد که الگوریتم MOSA کارایی بهتری نسبت به الگوریتم MOKA دارد. با توجه به نتایج به‌دست آمده در این پژوهش پیشنهاد می‌گردد مسأله تاب‌آوری در برنامه‌ریزی تولید لحاظ شود و همچنین مسأله پیشنهاد می‌گردد مسأله چندحالتی بودن فعالیت‌های پروژه و تخصیص منابع چندمهارته به مدل زمان‌بندی لحاظ شود در نهایت با استفاده از الگوریتم‌های هیبریدی مانند NSGAI و جست‌وجوی ممنوعه ارزیابی مناسبی از مدل ریاضی انجام گردد.

### مراجع

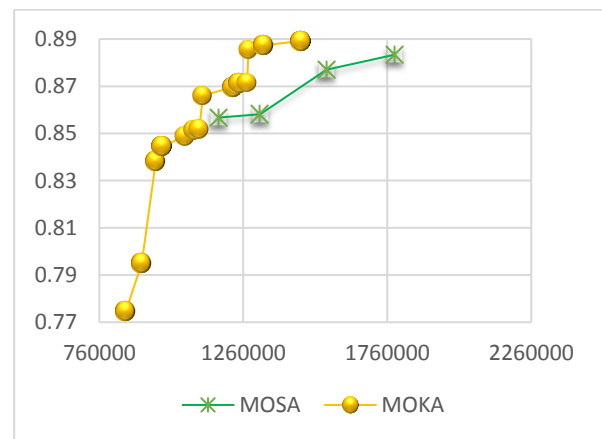
- [۱] برزگری، هومن؛ عالم تبریز اکبر و قاسمی احمدرضا، (۱۳۹۷)، ارائه و تبیین مدل ریاضی مسأله زمان‌بندی پروژه چندمهارتی هم‌زمان با برنامه‌ریزی تولید منابع مصرفی، پنجمین کنفرانس ملی پژوهش‌های کاربردی در مدیریت و حسابداری، تهران، انجمن مدیریت ایران.
- [2] Tavana, M., Abtahi, A. R., & Khalili-Damghani, K. (2014). A new multi-objective multi-mode model for solving preemptive time-cost-quality trade-off project

از حیث شاخص MS هم الگوریتم MOSA از MOKA بهترین عملکرد را دارا هستند.

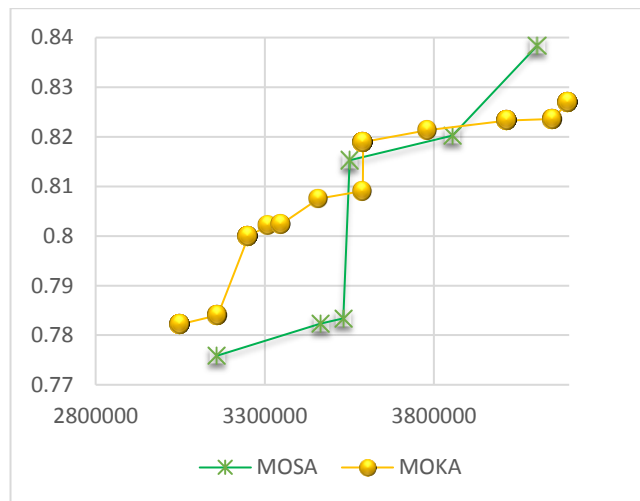


شکل (۷): تحلیل آماری برحسب شاخص SNS

از حیث شاخص SNS به الگوریتم MOKA از MOSA بهترین عملکرد را دارا هستند. از این‌رو باتوجه به ارزیابی انجام‌شده نشان داده شد که الگوریتم MOSA کارایی بهتری نسبت به MOKA دارد هستند. همچنین برای درک بهتر چند نمودار پارتو از مسأله در ابعاد مختلف در اشکال (۸) تا (۱۰) ارائه گردیده است.



شکل (۸): نمودار پارتو برای ابعاد کوچک مسأله



شکل (۹): نمودار پارتو برای ابعاد متوسط مسأله

- کسب‌وکارهای فناورانه و راهکارهای پیشرفت در تکنولوژی و مهندسی، تهران، شرکت همایش آروین البرز.
- [16] De Reyck B., Herroelen W., (2001), The multi-mode resource-constrained project scheduling problem with generalized precedence relations, *European Journal of Operational Research*, 119, 538-556.
- [17] Brucker P., Drexel A., Möhring R., Neumann K. Pesch E. (2003), Resource-constrained project scheduling: Notation, classification, models, and methods, *European Journal of Operational Research*, 112, 3-41.
- [18] Mika M., Waligóra G., Węglarz J., (2008), Tabu search for multi-mode resource-constrained project scheduling with schedule-dependent setup times, *European Journal of Operational Research*, 187, 1238-1250.
- [19] Peteghem V.V., Vanhoucke M., (2010), A genetic algorithm for the preemptive and non-preemptive multi-mode resource-constrained project scheduling problem, *European Journal of Operational Research*, 201, 409-418.
- [20] Wang L., Fang C., (2011), An effective shuffled frog-leaping algorithm for multi-mode resource-constrained project scheduling problem, *Information Sciences*, 181, 4804-4822.
- [21] Kazemipoor, H., Tavakkoli-Moghaddam, R., Shahnazari-Shahrezaei, P., & Azaron, A. (2013). A differential evolution algorithm to solve multi-skilled project portfolio scheduling problems. *The International Journal of Advanced Manufacturing Technology*, 64(5-8), 1099-1111.
- [22] Javanmard, S., Afshar-Nadjafi, B., & Niaki, S. T. A. (2017). Preemptive multi-skilled resource investment project scheduling problem: Mathematical modelling and solution approaches. *Computers & Chemical Engineering*, 96, 55-68.
- [23] Ozceylan, E. (2016). A mathematical model using AHP priorities for soccer player selection: a case study. *South African Journal of Industrial Engineering*, 27(2), 190-205.
- [24] Maenhout, B., & Vanhoucke, M. (2017). A resource type analysis of the integrated project scheduling and personnel staffing problem. *Annals of Operations Research*, 252(2), 407-433.
- [25] Dabirian, S., Abbaspour, S., Khanzadi, M., & Ahmadi, M. (2019). Dynamic modelling of human resource allocation in construction projects. *International Journal of Construction Management*, 1-10.
- [26] Dotsenko, N. (2019). Methodological provision of human resources management in a multi-project environment. *Technology audit and production reserves*, 1(2 (45)), 52-54.
- [27] Rahmanniyay, F., Yu, A. J., & Seif, J. (2019). A multi-objective multi-stage stochastic model for project team formation under uncertainty in time requirements. *Computers & Industrial Engineering*, 132, 153-165.
- [28] Garomsa, T., Agon, E. D. C., & Assefa, S. (2019). Concept of Value Engineering and Current Project Management Practice in Ethiopian Building Construction Projects. *American Journal of Civil Engineering*, 7(1), 1-8.
- [29] Najafzad, H., Davari-Ardakani, H., & Nemati-Lafmejani, R. (2019). Multi-skill project scheduling problem under time-of-use electricity tariffs and shift differential payments. *Energy*, 168, 619-636.
- [30] Chakraborty, R. K., Abbasi, A., & Ryan, M. J. (2020). Multi-mode resource constrained project scheduling using modified variable neighborhood search heuristic. *International Transactions in Operational Research*, 27(1), 138-167.
- [31] Abido, M. A., & Elazouni, A. (2021). Modified multi-objective evolutionary programming algorithm for solving scheduling problems. *Expert Systems with Applications*, 41(4), 1830-1846.
- [3] Heldman, K. (2018). PMP: project management professional exam study guide. John Wiley & Sons.
- [4] Scheiblich, M., Maftai, M., Just, V., & Studeny, M. (2017). DEVELOPING A PROJECT SCORECARD TO MEASURE THE PERFORMANCE OF PROJECT MANAGEMENT IN RELATION TO EFQM EXCELLENCE MODEL. *Amfiteatru Economic*, 19(11), 966-980.
- [5] Bredillet, C., Tywoniak, S., & Tootoonchy, M. (2018). Exploring the dynamics of project management office and portfolio management co-evolution: A routine lens. *International Journal of Project Management*, 36(1), 27-42.
- [6] Sanghera, P. (2019). Project Schedule Management. In *CAPM® in Depth* (pp. 173-220). Apress, Berkeley, CA.
- [7] de Andrade, P. A., Martens, A., & Vanhoucke, M. (2019). Using real project schedule data to compare earned schedule and earned duration management project time forecasting capabilities. *Automation in Construction*, 99, 68-78.
- [۸] برکیان سرخابی، مهرداد، (۱۳۹۷)، ساختار منشور پروژه طبق استاندارد PMBOK در پروژه‌های عمرانی، دومین کنفرانس ملی مهندسی عمران، معماری با تأکید بر اشتغال‌زایی در صنعت ساختمان، تهران، دبیرخانه دائمی کنفرانس.
- [۹] سرای، محمد؛ قاهری سید علی و ابراهیم پور مریم، (۱۳۹۷)، ارائه یک روش مؤثر برای حل مسأله زمان‌بندی پروژه‌های فناوری اطلاعات با منابع محدود با استفاده از الگوریتم علف هرز (مطالعه موردی: اداره کل بندر و دریانوردی خرمشهر اداره فاوا)، کنفرانس بین‌المللی برق، کامپیوتر و مکانیک ایران، تهران، دبیرخانه دائمی کنفرانس.
- [10] Fernandes, G., Pinto, E. B., Araújo, M., & Machado, R. J. (2018). The roles of a Programme and Project Management Office to support collaborative university-industry R&D. *Total Quality Management & Business Excellence*, 1-26.
- [۱۱] دانش‌آموز، فاطمه، فتاحی، پرویز، حسینی، سید محمدحسن. (۱۳۹۹). ارائه یک الگوریتم شاخه‌وکران برای حل مسأله زمان‌بندی تولید کارگاهی انعطاف‌پذیر همراه با یک مرحله‌ی مونتاژ. *نشریه پژوهش‌های مهندسی صنایع در سیستم‌های تولید*, ۸(۱۷), ۳۴۷-۳۵۹. doi:10.22084/ier.2021.3927
- [۱۲] بهنامیان، جواد، کمیجانی، فاطمه. (۱۳۹۷). ارائه الگوریتم شاخه و برش برای حل مسأله زمان‌بندی تولید کارگاهی با استفاده از نامعادلات معتبر. *نشریه پژوهش‌های مهندسی صنایع در سیستم‌های تولید*, ۶(۱۳), ۱۳۹-۱۴۹. doi: 10.22084/ier.2019.15262.1707
- [۱۳] بنی‌هاشمی، سید علی و خلیل زاده، محمد و شهرکی، علیرضا و رستمی مال خلیفه، محسن، (۱۳۹۹)، ارزیابی کارایی زمان‌بندی و برنامه‌ریزی پروژه: رویکرد تحلیل پوششی داده‌ها با خروجی نامطلوب، سیزدهمین کنفرانس بین‌المللی انجمن ایرانی تحقیق در عملیات، شاهرود.
- [۱۴] ایمانی، دین محمد و عبودی، سید حسن، (۱۳۹۸)، مدل‌سازی چندپروژه‌ای، چندهدفه با منابع تجدید ناپذیر فاسدشدنی، کنفرانس بین‌المللی راهکارها و چالش‌های مدیریت و مهندسی صنایع، تهران، شرکت همایش آروین البرز.
- [۱۵] حسنی، سمانه و فلاح نژاد محمد صابر، (۱۳۹۸)، زمان‌بندی پروژه با منابع چندمهارتی با فعالیت‌های متداخل و زنجیره‌ای جایگزین در شرایط عدم قطعیت، اولین کنفرانس بین‌المللی توانمندسازی

- (2021). Metaheuristic approaches to design and address multi-echelon sugarcane closed-loop supply chain network. *Soft Computing*, 25(16), 11377-11404.
- [34] Salehi-Amiri, A., Zahedi, A., Akbapour, N., & Hajiaghaei-Keshteli, M. (2021). Designing a sustainable closed-loop supply chain network for walnut industry. *Renewable and Sustainable Energy Reviews*, 141, 110821.
- project scheduling problems. *Expert Systems with Applications*, 183, 115338.
- [32] Hajiaghaei-Keshteli, M., & Aminnayeri, M. (2013). Keshtel Algorithm (KA); a new optimization algorithm inspired by Keshtels' feeding. In *Proceeding in IEEE conference on industrial engineering and management systems* (pp. 2249-2253).
- [33] Chouhan, V. K., Khan, S. H., & Hajiaghaei-Keshteli, M.



DOI: 10.22084/ier.2023.24909.2044

## An integrated multi-objective Model of scheduling and financial flow of production projects and using of MOSA and MOKA meta-heuristic algorithms

S. Janbaz<sup>1</sup>, S. M. R. Davoodi<sup>2\*</sup>, A. Abdolbaghi Ataabadi<sup>3</sup>

<sup>1</sup> PhD Candidate of Industrial Management, Department of Management, Dehaghan Branch, Islamic Azad University, Dehaghan, Iran.

<sup>2</sup> Assistant Professor, Department of Management, Dehaghan Branch, Islamic Azad University, Dehaghan, Iran.

<sup>3</sup> Assistant Professor, Department of Management, School of Industrial Engineering and Management, Shahrood University of Technology, Iran.

### ARTICLE INFO

#### **Article history:**

Received: 2021/9/12

Accepted: 2022/2/16

#### **Keywords:**

Production Project Scheduling  
MINLP Multi-Objective  
Mathematical Model Scheduling  
MOSA Meta-Heuristic Algorithm  
MOKA Meta-Heuristic Algorithm

### ABSTRACT

Today, project-oriented organizations have several parallel projects that can start planning in parallel, and most of these companies are facing funding crises in order for projects to be successful. On the other hand, by completing executive projects. And assigning it to a sponsor or employer brings a good profit to the organization. In case of improper selection of projects to start and lack of integration between financial resources, in addition to causing loss of resources and energy of the organization, it will cause failure of the organizational structure and stop current projects and create much higher losses in the organization. Therefore, in this research, a multi-objective MINLP mathematical model was presented. The mathematical model of this research includes multiple objectives of maximizing the profit from the selection of the production project, minimizing the cost and implementation risk of the projects. Also, information about the parameters of the mathematical model based on the receipt from the Kayson construction and production company has been used. Finally, the proposed model was evaluated and validated by two algorithms, MOSA and MOKA. In the validation performed in the study and based on the performance of the optimal solutions, it was shown that the MOSA algorithm is more efficient.

\* Corresponding author. S. M. R. Davoodi  
Tel.: 09132290367; E-mail address: smrdavoodi@ut.ac.ir