



فصلنامه علمی پژوهشی دانش سرمایه‌گذاری  
دوره ۱۳ / شماره ۴ (پیاپی ۵۲) / زمستان ۱۴۰۳  
صفحه ۲۱۹ تا ۲۴۳

## ارائه الگوی پیش بینی مدیریت سود با استفاده از الگوریتم های مورچگان و پرواز پرندگان

**وحید یوسفی**

دانشجوی دکتری، گروه حسابداری، واحد قشم، دانشگاه آزاد اسلامی، قشم، ایران.  
v.usefi1@gmail.com

**حمیدرضا کردلویی**

دانشیار، گروه مدیریت مالی، واحد اسلامشهر، دانشگاه آزاد اسلامی، اسلامشهر، ایران. (نویسنده مسئول)  
hamidreza.kordlouie@gmail.com

**فائق احمدی**

استادیار، گروه حسابداری، واحد قشم، دانشگاه آزاد اسلامی، قشم، ایران.  
faeghahmadi@gmail.com

**محمد حامد خانمحمدی**

دانشیار، گروه حسابداری، واحد دماوند، دانشگاه آزاد اسلامی، دماوند، ایران.  
Dr.khanmohammadi@yahoo.com

**نادر دشتی**

استادیار، گروه اقتصاد و مدیریت انرژی، دانشگاه صنعت نفت، تهران، ایران.  
dashti\_n@put.ac.ir

تاریخ دریافت: ۱۴۰۰/۰۴/۰۹ تاریخ پذیرش: ۱۴۰۰/۰۶/۰۶

### چکیده

این تحقیق برآن است که دو الگوریتم کلونی مورچگان و الگوریتم پرواز پرندگان را جهت پیش بینی مدیریت سود بکار گرفته و مشخص نماید که کدام الگوریتم قدرت تبیین بیشتری دارد. برای دستیابی به هدف پژوهش، تعداد ۱۶۳ شرکت به روش حذف سیستماتیک در بازه زمانی ۱۳۹۸-۱۳۹۲ انتخاب گردیده اند. داده های ترکیبی بوده و سیزده متغیر جهت بررسی الگوها در نظر گرفته شده که نهایتاً هشت متغیر موثر شناخته و با استفاده از نرم افزار پایتون آزمون ها انجام شده است. نتایج نشان می دهد که مدیریت سود با دقت بیش از ۹۷ درصد توسط هر دو الگوریتم قابل پیش بینی بوده اما توان پیش بینی مدل پرواز پرندگان در مدیریت سود تعهدی بیشتر بوده و این در صورتی است که الگوریتم کلونی مورچگان توان بیشتری در پیش بینی مدیریت سود واقعی دارد. **واژه های کلیدی:** مدیریت سود واقعی، مدیریت سود تعهدی، الگوریتم کلونی مورچگان، الگوریتم پرواز پرندگان.

## ۱- مقدمه

امروزه با گسترش فعالیت‌های اقتصادی و نقش کلیدی که بازارهای سرمایه به خصوص بورس اوراق بهادار در تامین مالی، نقدشوندگی و بهینه نمودن سرمایه‌گذاری‌ها چه توسط اشخاص حقیقی و چه حقوقی از خود نشان داده اند، دسترسی به اطلاعات درست و به موقع و تحلیل دقیق و واقع‌بینانه آن‌ها، مهم‌ترین ابزار جهت اتخاذ تصمیمات درست و کسب منفعت مورد انتظار چه در راستای استفاده بهینه و مطلوب از منابع مالی می‌باشد. وقوف بر دستاورد تصمیمات مربوط به آینده، پیوسته با ابهام و عدم اطمینان روبرو بوده و افرادی در رقابت پیروز می‌شوند که بتوانند آینده را پیش بینی و حداقل اطلاعاتی در خصوص آن داشته باشند و براساس آن اقدام به تصمیم‌گیری نمایند (حبیب زاده و ایزدپور، ۱۳۹۹). شرکت‌ها برآنند که با تدوین گزارش‌های حسابداری اطلاعاتی مفید برای تصمیم‌گیری‌های تجاری فراهم آورند. در این میان گزارش سود به عنوان معیاری برای سنجش عملکرد شرکت نیز از اهداف گزارشگری مالی است. بدلیل آنکه گزارشات سود برای کلیه ذی‌نفعان مهم‌ترین شاخص مالی محسوب می‌گردد لذا مدیران سعی می‌کنند جهت نشان دادن بهتر عملکرد خودبه دستکاری در آن بپردازند که این امر نظریه نمایندگی بر اساس فرض تضاد منافع بین مدیران و سهامداران دلایل مدیریت سود را توضیح می‌دهد (قادری و همکاران، ۱۳۹۷). اصلی‌ترین ابزار نظارت بر عملکرد شرکت‌ها تهیه و ارائه مجموعه صورت‌های مالی واحد تجاری بوده و اهمیت محتوای اطلاعاتی داده‌های حسابداری خصوصاً سود حسابداری در تحقیقات بسیاری به اثبات رسیده است (فریدونی و همکاران، ۱۳۹۹). بنابراین همواره سودمندی گزارش‌های مالی در ارائه اطلاعات به موقع و قابل اتکا به استفاده‌کنندگان بوده که در موارد زیادی مدیران برای دستیابی به اهداف خاص خود، میزان سود را دست‌کاری می‌کنند (جاسپنسن<sup>۱</sup> و همکاران، ۲۰۲۱). از دیدگاه نظریه نمایندگی حتی با وجود هزینه‌های نمایندگی که بقصد اطمینان از فعالیت مدیران صورت می‌گیرد، اما مدیران شرکت‌ها می‌توانند هنوز از انگیزه لازم برای هموارسازی سود به‌منظور حداکثر کردن منافع خود برخوردار باشند (ولی زاده لاریجانی و همکاران، ۱۳۹۷). در واقع سرمایه‌گذاران برای شرکت‌هایی که در طول سالیان سودآوری پایدار و قابل اتکائی نشان می‌دهند، ارزش بیشتری قائل می‌شوند. با این حال مدیران برای افزایش قیمت سهام شرکت تحت مدیریت خود به مدیریت سود روی آورند که به این عمل اصلاحاً مدیریت سود گفته می‌شود. با توجه به اهمیت سود گزارش‌شده، بر تصمیمات اقتصادی و تخصیص منابع کمیاب، مدیریت سود و کیفیت سود گزارش‌شده، موضوع بسیاری از تحقیقات حسابداری در طول سه دهه گذشته بوده است (فریدونی و همکاران، ۱۳۹۹). کیفیت اطلاعات مالی همچون مدیریت سود با توجه به فعل و انفعالات پیچیده در میان بسیاری از عوامل تاثیرگذار بر آن باعث گردیده که اندازه‌گیری آن دشوار و متفاوت باشد. لذا دانش اطلاع از کیفیت گزارشگری مالی و پیش‌بینی آن برای جامعه سرمایه‌گذار که نیاز به آگاهی و ارزیابی از اندازه کافی ریسک سرمایه‌گذاری دارند ضروری می‌باشد (کینگلینگ<sup>۲</sup> و همکاران، ۲۰۱۶). تا کنون روش‌های مختلفی برای پیش‌بینی و شناسایی مدیریت سود بکارگرفته شده که در تحقیقات آکادمیک مدل‌های رگرسیون خطی بیشترین تکرار را نشان می‌دهد. هر مدل کشف تقلبی، هر چند که در جوامع مختلف کارآمد

<sup>1</sup> Jaspersen<sup>2</sup> Qingling

باشد، لزوما نمی تواند دقت بسیار خوبی داشته باشد و باید با توجه به وضعیت اقتصادی هر کشور، بومی سازی شود (آلوچ و همکاران، ۱۳۹۹). لذا برای پیش بینی مدیریت سود می توان از الگوهای مختلفی استفاده نمود. هویدا شدن کاستی های روش آماری خطی از قبیل ماهیت خطی، وابستگی به توزیع آماری و از پیش مشخص کردن مدل و مزایای روش های هوش مصنوعی در سال های اخیر پژوهشگران به دنبال این بوده اند که دقت پیش بینی الگوهای آماری را افزایش دهند (آلوچ و همکاران، ۱۳۹۹). در واقع خلا تحقیقاتی آن است که تحقیق جامعی در تاثیر روش های تامین مالی بر اساس بدهی (بدهی جاری، بدهی بلند مدت و انتشار اوراق صکوک) و همچنین بر اساس سرمایه (آورده نقدی و مطالبات وصول شده، سود انباشته و سایر اندوخته ها) با مدیریت سود انجام نشده و در این بین نقش مدیریت ریسک شرکتی نیز مغفول مانده است که باعث به چالش کشیده شدن دانشگاهیان رشته های مالی و حسابداری و فعالان بازار سرمایه در میزان دانش خود بر موارد گفته شده می گردد. این بار نه بر اساس مدل های کلاسیک رگرسیونی بلکه به کمک الگوهای جدیدی چون هوش جمعی مورد مطالعه قرار گیرند. در جمع بندی مقدمه می توان بیان داشت که اهمیت تامین مالی و همچنین نگرانی تامین کنندگان منابع مالی خارجی و داخلی شرکت از اینکه گزارشگری مالی قابل اطمینان نبوده و فرایند شناسایی سود کیفیت لازم را نداشته باشد یکی از دغدغه های اصلی مدیران، اعتباردهندگان و همچنین نهادهای نظارتی می باشد. یکی از تعدیل کننده های این نگرانی نیز همانا مکانیزم های نظارتی می باشد که یکی از بروزترین آن ها مدیریت ریسک بوده که توسط نهاد ناظر در بورس ایران نیز به صورت وجود کمیته عالی ریسک در شرکت های بورسی الزام گردیده است. لذا در این پژوهش ارائه الگوی بهتر برای پیشبینی مدیریت سود با استفاده از رویکرد داده کاوی با بکارگیری الگوریتم فرا ابتکاری پرواز پرندگان و کلونی مورچگان مورد بررسی قرار خواهد گرفت. ساختار این تحقیق پس از مقدمه ذکر شده به بیان دلایل نظری و پیشینه تحقیقات گذشته پرداخته و سپس به بیان متدولوژی تحقیق با استفاده از دو الگوریتم بیان شده و برای دو نوع مدیریت سود واقعی و مدیریت سود اقلام تعهدی پرداخته و در گام بعدی به ارائه نتایج تحقیق و مقایسه این دو الگوریتم برای هر نوع مدیریت سود می پردازد. در این تحقیق سعی گردیده که تاثیرات تامین مالی داخلی، خارجی و مدیریت ریسک با تاکید بیشتری مورد بررسی قرار گیرد. در نهایت نیز به بحث و نتیجه گیری نهایی می پردازد.

### ادبیات پژوهش و چارچوب نظری پژوهش

مدیریت سود یک روش مدیریتی است که در صورتهای مالی یک شرکت منعکس می شود تا تأثیر خوبی در بهبود سود دوره ای یا نشان دادن سود بالا در یک سال خاص داشته باشد تا سودهای آینده کم به نظر برسد یا سود کمی نشان دهد تا سود آینده بیشتر به نظر برسد. مدیریت سود یک مداخله عمدی است که در فرایند گزارشگری مالی خارجی برای بدست آوردن منافع شخصی به طور کلی، مدیریت سود توسط مدیریت برای مداخله و تأثیرگذاری بر اطلاعات صورتهای مالی مورد استفاده قرار می گیرد تا ذینفعان از عملکرد و شرایط واقعی شرکت برای ارائه مزایای شخصی به شرکت اطلاع نداشته باشند (رزکی<sup>۱</sup> و همکاران، ۲۰۲۰). به عبارت دیگر مدیریت سود

<sup>1</sup> Rezky

زمانی اتفاق می‌افتد که مدیران از قضاوت خود برای تهیه گزارش‌های مالی و ساختار معاملات استفاده می‌کنند، همچنین ممکن است گزارش‌های مالی را تغییر دهند تا برخی از ذینفعان را در مورد عملکرد اقتصادی شرکت‌های خود گمراه کنند یا بر نتایج قراردادی که به رویه حسابداری گزارش شده بستگی دارد، تأثیر بگذارد (دیوید و اریک<sup>۱</sup>، ۲۰۲۱). مدل‌های رگرسیونی، الگوهای فراهم می‌آورند که می‌توان بر پایه‌ی آنها ارتباط بین مجموعه‌ای از متغیرها را بررسی کرد این متغیرها شامل متغیرهای مستقل و وابسته می‌باشند. در این مدل‌ها، مشاهده‌ها متغیرهای مستقل بوده و اثر آن مربوط به متغیر وابسته می‌باشد که بر اساس تابعی (عموماً خطی) بنا گردیده است. درباره‌ی جملات خطا و توزیع احتمالی آن، فرضیه‌هایی مانند نرمال بودن، ناهمبسته بودن، ثبات واریانس و... در نظر گرفته می‌شود، به گونه‌ای که بتوان بر پایه‌ی این فرضیه‌ها، تجزیه و تحلیل آماری را درباره‌ی الگو انجام داد؛ اما بسیاری اوقات ممکن است یک یا چند فرض از فرض‌های فوق برقرار نباشد یا اینکه نتوان از درستی بعضی فرضها اطمینان حاصل کرد بنابراین این مدل‌ها اعتبار و کارایی لازم را در شماری از موارد ندارند. بطور مثال ارزیابی عملکرد مدل‌های خطی در تخمین ارقام تعهدی اختیاری می‌تواند با مشکل همراه شود. یکی از دلایل اصلی عملکرد ضعیف مدل‌های پیشین آن است که از رویکرد خطی برای مدل‌سازی فرآیند تخمین ارقام تعهدی استفاده می‌شود که به عملکرد مدل‌ها در چندین پژوهش خدشه وارد شده است و نشان می‌دهد که فرآیند تخمین ارقام تعهدی در واقع خطی نیست. لذا باید شیوه‌های جدیدی استفاده نمود. در روش‌های کلاسیک مشکل است که زمان، منابع انسانی، مخارج و تأثیر رفتارهای غیرعادی بر اطلاعات مالی پیچیده و بزرگ را محدود نمود (قادری و همکاران، ۱۳۹۹)، لذا توسعه مدل پیش‌بینی نوین برای مدیریت سود به منظور شناسایی درجه دستکاری در صورت‌های مالی مفید است. امروزه مسئله پیش روی سازمان‌ها به ویژه در حوزه تصمیم‌گیری‌های مالی، دیگر جمع‌آوری صرف داده‌ها نیست بلکه دستیابی به توان استخراج دانش مفید نهفته در داده‌ها، دغدغه اصلی سازمان‌ها است (قره‌خانی و همکاران، ۱۳۹۶). یکی از رویکردهای داده‌کاوی استفاده از الگوریتم‌های فراابتکاری است. در واقع راه حل داده‌کاوی چیزی فراتر از مجموعه‌ای از تکنیک‌ها و ساختارهای داده‌ای قوی بوده و در واقع هدف از داده‌کاوی یافتن بهترین الگوهای است که بتواند پاسخ دهنده باشد (حمیدیان، و همکاران، ۱۳۹۵). مدیران قبل از اجرای سیاست‌های تأمین مالی سود را رو به بالا مدیریت و دستکاری می‌کنند و به این صورت سرمایه‌گذار بیرونی به اشتباه باور می‌کند که شرکت عملکرد عملیاتی خوبی دارد. اما بعد از اجرای سیاست‌های تأمین مالی، عملکرد شرکت به دلیل برگشت ارقام تعهدی مدیریت سود کاهش می‌یابد، به این صورت سرمایه‌گذاران مجبور به ارزیابی مجدد ارزش واقعی شرکت می‌شوند این امر بر بازده سرمایه‌گذاری شرکت اثر منفی دارد. همچنین بنظر می‌رسد که مدیریت ریسک یکپارچه شرکت نیز نه تنها به عنوان یکی از ابزارهای کنترل داخلی بلکه با نگاه عملیاتی نیز قادر خواهد بود که از دستکاری در سود جلوگیری نماید. لذا تأثیرات این دو گروه متغیر بر مدیریت سود معنی‌دار بنظر می‌رسد.

قاسمی و فرزاد (۱۳۹۸) به بررسی کاربرد الگوریتم‌های فراابتکاری در حوزه مالی پرداخته است. او نتیجه‌گیری کرده است که پژوهش‌های بیشتر و در نهایت استفاده از این الگوریتم‌ها در پیش‌بینی‌های مربوط به مباحث مالی

<sup>1</sup> David, &Eric

و بازار سرمایه میتواند تا حد قابل قبولی به افزایش عملکرد عملیات حسابداری و حسابرسی کمک کند. گروهی از پژوهشگران از الگوریتم های فرا ابتکاری مبتنی بر جمعیت همانند الگوریتم ژنتیک در انتخاب بهترین ورودی های مؤثر الگو در پیش بینی متغیرهای مالی استفاده کرده اند. گروهی دیگر نیز نظیر قره خانی و همکاران (۱۳۹۶) و گرد و همکاران (۱۳۹۴) از الگوریتم فرا ابتکاری مانند الگوریتم های مورچگان و غذایابی باکتری و درخت تصمیم در انتخاب بهترین ورودی های مؤثر الگو در پیش بینی مدیریت سود استفاده کرده اند. علاوه بر آن برخی پژوهشگران همچون نقدی و عرب مازیار یزدی (۱۳۹۶) از الگوریتم های فرا ابتکاری در ایجاد بهترین معماری ساختار شبکه عصبی مصنوعی بهره برده اند. در سال های اخیر این پژوهشگران به دنبال این بوده اند که دقت پیش بینی الگوهای آماری را افزایش دهند از این رو برخی از آنها (جاسپنسن<sup>۱</sup> و همکاران، ۲۰۲۱، چن<sup>۲</sup> و همکاران، ۲۰۱۵؛ قادری و همکاران، ۱۳۹۹، آلوچ و همکاران، ۱۳۹۹، قره خانی و همکاران، ۱۳۹۶، فوهسانگ، ۲۰۱۵) راهکارهای مانند درخت تصمیم، شبکه های عصبی مصنوعی و الگوریتم های فرا ابتکاری را در جهت انتخاب شاخص های ورودی پیش بین بهینه ارائه کرده اند. نتایج تحقیق قادری و همکاران (۱۳۹۹) در بکارگیری الگو ترکیبی شبکه های عصبی مصنوعی با الگوریتم های فراکاشی (ICA, PSO) در پیش بینی مدیریت سود حاکی از سودمندی و تاثیر مثبت در روشهای ترکیبی بر عملکرد پیشبینی مدیریت سود و همچنین وجود تفاوت معنادار بین میزان سودمندی روشهای خطی و غیرخطی است. علاوه بر این یافته های پژوهش حاکی از عملکرد بهتر و مناسب الگوریتم رقابت استعماری نسبت به سایر الگوها در کارآمدی متغیرهای گروه مدیریتی با دقت ۹۵.۸ درصد است. حبیب زاده و ایزدپور (۱۳۹۹) در پیش بینی سودآوری با رویکرد شبکه عصبی و مقایسه آن با ماشین بردار پشتیبان (svm) و درخت تصمیم C5 نشان دادند بهترین مدل پیش بینی سودآوری شرکتها با در نظر گرفتن متغیرهای معنادار، الگوریتم درخت تصمیم C5 با دقت ۹۳.۵۴ درصد است و پس از آن مدل شبکه عصبی بادقتی برابر ۸۱.۴۵٪ نسبت به ماشین بردار پشتیبان (۶۹.۳۵ درصد) دقیق تر و دارای سطح خطای کمتری است. فریدونی و همکاران (۱۳۹۹) بیان داشتند که الگوریتم ماشین بردار در حالت خطی و غیرخطی توانایی پیش بینی میزان هموارسازی سود را با قدرت بالا دارد. همچنین برای پیش بینی هموارسازی سود الگوریتم غیرخطی ماشین بردار ارتباطی توانایی بالاتری نسبت به الگوریتم خطی ماشین بردار ارتباطی دارد. در تحقیق آنها متغیرهای حاشیه سود ناخالص، سود هر سهم، بازده فروش، بازده سهام، محافظه کاری شرطی، نسبت وجه نقد عملیاتی به داراییها، نسبت قیمت سهام به سود و کیفیت سود بر هموارسازی سود جاری تأثیر معناداری نشان داده است. عسگری آلوچ و همکاران (۱۳۹۸) در بررسی توسعه مدل بنیشت با ترکیب شبکه های عصبی مصنوعی و الگوریتم بهینه سازی حرکت تجمعی ذرات برای پیش بینی دستکاری سود نشان دادند مدل بنیشت، خطای آموزش شبکه عصبی با الگوریتم حرکت تجمعی ذرات را از مقدار ۰.۷۰۸ به ۰.۰۷۷ کاهش داد. قادری و همکاران (۱۳۹۷) در بررسی دقت شبکه های عصبی مصنوعی و الگوریتم بهینه سازی کلونی مورچگان در پیش بینی مدیریت سود نشان دادند که روش شبکه های عصبی مصنوعی و الگوریتم کلونی مورچگان در پیش بینی مدیریت سود نسبت به روش خطی

<sup>1</sup> Jaspersen

<sup>2</sup> Chen

دقیق‌تر و دارای سطح خطای کمتری است. علاوه بر آن این الگو توانایی پیش‌بینی مدیریت سود را با دقت ۹۷ درصد نشان داده است. صالحی و همکاران (۱۳۹۷) در تحقیقی به بررسی پیش‌بینی مدیریت سود با استفاده از شبکه عصبی و درخت تصمیم پرداختند. نتایج حاصل از این تحقیق نشان داد که روش شبکه عصبی و درخت تصمیم‌گیری در پیش‌بینی مدیریت سود نسبت به روش‌های خطی دقیق‌تر و دارای سطح خطای کمتری است. در رابطه با ارتباط بین متغیرهای وابسته با متغیر مستقل نیز می‌توان گفت، مدیریت سود با متغیرهای اقلام تعهدی اختیاری دوره قبل، اقلام تعهدی غیراختیاری دوره قبل یا آستانه عملکرد و ریسک در چهار روش مدل‌های خطی، شبکه عصبی، درخت‌های ۵.۰C و Cart دارای بیشترین ارتباط است عزیزگرد و همکاران (۱۳۹۴) نشان می‌دهد که این دو الگوریتم با دقت بالای ۹۸ درصد توانایی پیش‌بینی مدیریت سود را دارند. نتایج مبین آن است که مدل کلونی مورچه‌ها توانایی بیشتری در پیش‌بینی مدیریت سود نسبت به مدل‌های غذایی باکتری دارد. نجاری و همکاران (۲۰۱۴) با استفاده از متغیرهای نسبت جاری، نسبت وجه نقد عملیاتی به دارایی‌ها، نسبت جاری، نسبت بدهی به حقوق صاحبان سهام، اهرم مالی، مالکان نهادی، هزینه‌های سیاسی، تغییرات سود، ساختار مالکیت، تغییرات حسابرس و نوع صنعت مدلی را ایجاد کردند که با دقت ۹۴ درصد می‌توانست به پیش‌بینی مدیریت سود بپردازد. کاوه<sup>۱</sup> و همکاران (۲۰۱۷) قابلیت مدل شبکه عصبی مصنوعی را در زمینه پیش‌بینی مورد ارزیابی قرار دادند، بررسی‌ها نشان داد که استفاده از الگوریتم مذکور باعث بهبود پیش‌بینی می‌گردد. بنا به گفته رائل<sup>۲</sup> و همکاران (۲۰۱۸) بزرگترین دغدغه در پیش‌بینی دستکاری سود، نامتوازن بودن داده‌هایی است که به نتایج مغرضانه برای مدل‌های آماری منتهی می‌شود. آنان برای تشخیص دستکاری اقلام تعهدی، با بهره‌مندی از تئوری اصلی بنیش، مدلی پیشنهاد دادند و پس از آزمودن مدل خود نشان دادند که مدل پیشنهادی در مقایسه با کمبود سطح زیر منحنی راک، به عنوان متریک عملکردی از داده‌های نامتوازن، برتری دارد. جاسپنسن<sup>۳</sup> و همکاران (۲۰۲۱) در پیش‌بینی مدیریت سود با افشای کیفی نشان دادند افشای کیفی می‌تواند مدیریت سود را پیش‌بینی کند و برای انتخاب‌های رویه‌های حسابداری شرکت‌ها مفید باشد. چن<sup>۴</sup> و همکاران (۲۰۱۵) در تحقیقی به بررسی مدل‌های جدید برای تحلیل شناسایی مدیریت سود با استفاده از رگرسیون مرحله‌ای، جنگل تصادفی و درخت تصمیم‌گیری پرداختند. طبق نتایج این روش دوگانه معرفی شده میزان صحت بالایی دارد و خطای نوع یک و نوع دو در آن در کمترین میزان رخ می‌دهد. مطابق با نتایج تحقیقات جانگ<sup>۵</sup> و همکاران (۲۰۱۵) ترکیب روش غربالگری شبکه بایسان و درخت تصمیم‌گیری بالاترین میزان صحت عملکرد را در پیش‌بینی مدیریت سود دارد. وجود اقلام تعهدی اختیاری در سابقه شرکت نقش مهمی در میزان مدیریت سود اقلام تعهدی دارد. فوهسیانگ<sup>۶</sup> و همکاران (۲۰۱۵) در پژوهشی با عنوان تشخیص مدیریت سود صنعت بیوتکنولوژی با استفاده از شبکه‌های بایس، تجزیه و تحلیل مؤلفه‌های اصلی، شبکه عصبی پس‌انتشار و درخت تصمیم به این نتیجه دست

<sup>1</sup> Kaveh

<sup>2</sup> Rahul

<sup>3</sup> Jaspersen

<sup>4</sup> Chen

<sup>5</sup> Chang

<sup>6</sup> Fu-Hsiang

یافتند که ترکیب روش غربالگری شبکه بایس با درخت تصمیم‌گیری بهترین عملکرد را با نرخ دقت ۹۸.۵۱ در تشخیص مدیریت سود نشان می‌دهد. یاسا و همکاران (۲۰۲۰) مطالعه ای را با هدف به دست آوردن شواهد تجربی در مورد تأثیر اهرم، جریان نقدی آزاد، حاکمیت شرکتی، رشد و مدیریت ریسک بر کیفیت سود به انجام رساندند. نتایج آزمون نشان داد که متغیرهای اهرم مالی، مالکیت مدیریتی و مدیریت ریسک تأثیر منفی و معنی داری بر کیفیت سود دارند. همچنین مشخص شد که جریان نقدی و رشد تأثیر مثبت و معنی داری بر کیفیت سود دارد. مالیک (۲۰۲۰) به بررسی رابطه مدیریت ریسک شرکتی و عملکرد شرکت با لحاظ نقش کمیته ریسک در انگلستان پرداخت. نتایج نشان می‌دهد که ERM به طور قابل توجه و مثبتی بر عملکرد شرکت (اندازه گیری شده توسط Tobin's Q) تأثیر می‌گذارد. علاوه بر این، حضور کارشناسان مالی و اعضای زن در کمیته های ریسک تأثیر مثبت زیادی بر رابطه ERM و عملکرد دارد. عبدالرحمان<sup>۱</sup> و همکاران (۲۰۱۹) در بررسی مدل پیش بینی اقدامات مدیریت سود، و نسبتهای بهره وری بر عملکرد نشان دادند مدیریت سود بر عملکرد شرکتها تأثیر معنی داری دارد. سوانین و همکاران (۲۰۱۹) در مقاله ای به بررسی رابطه بین افشای مدیریت ریسک و مدیریت سود پرداختند. به عنوان نتایج، میانگین سطح افشای مدیریت ریسک در شرکت های فهرست شده در سطح مطلوبی است. رایج ترین افشای مدیریت ریسک، محیط داخلی شرکت ها و دسته های نظارت است، در حالی که دسته شناسایی رویداد، افشای کمتری است. برای بررسی رابطه بین سطح افشای مدیریت ریسک و مدیریت سود، این مطالعه نشان می‌دهد که پاسخ به ریسک و اندازه شرکت با مدیریت سود همبستگی منفی دارد.

### روش پژوهش

طی سالهای اخیر تحقیقات قابل توجهی در راستای مقایسه روشهای هوشمند و روشهای کلاسیک آماری در مدلسازی مسائل پیشبینی انجام گرفته است و نتایج حاکی از آن است که روش های ابتکاری که با هدف رفع کاستی های روش های کلاسیک بهینه سازی با جستجویی جامع و تصادفی، احتمال دستیابی به نتایج بهتر را تا حد زیادی تضمین می کنند (قادری و همکاران، ۱۳۹۷). این دقت بالاتر روشهای هوشمند در پیشبینی ها توسط ادبیات فراوانی در زمینه الگوریتمهای الهام گرفته بیولوژیکی تایید شده اند (بیات و اسدی، ۱۳۹۵). الگوریتم های قدرتمند یاد شده بیشتر به منظور پیشبینی و دسته بندی ها استفاده میشوند و کاربردهای روشنی برای استفاده در مدلسازی مالی و توسعه سیستمهای تجاری دارند. با لحاظ اینکه بازارهای مالی محیطی پیچیده و همیشه در حال تغییر است، محیطی که در آن سرمایه گذاران در حال رقابت برای حفظ بقا و همچنین کسب بیشترین سود هستند، در محیط زندگی نیز، موجودات زیست محیطی به مدت طولانی در چنین محیط هایی زندگی کردند و برای به دست آوردن منابع و حصول اطمینان از بقای خود رقابت کرده اند. لذا این امری طبیعی است که فعالان بازارهای مالی برای حفظ بقا در جنگلهای مالی و پیشرفت علوم کامپیوتر به سمت الگوریتم هایی که از فرایندهای زیستی الهام گرفته شده اند روی بیاورند (قاسمی و فرزاد، ۱۳۹۸). بمنظور تشریح دلایل گرایش به استفاده از الگوریتم پرواز پرندگان و کلونی مورچگان (که جز الگوریتم اجتماع ذرات می باشند) میتوان بیان داشت که: پیاده

<sup>۱</sup> Abdurrahman

سازی الگوریتم اجتماع ذرات ساده بوده و پارامترهای کمتری نسبت به سایر مدل‌ها، همچون شبکه عصبی، برای تنظیم وجود دارند. همچنین الگوریتم اجتماع ذرات دارای یک قابلیت حافظه موثری در حفظ تنوع ازدحام بوده که باعث انتخاب این دو الگوریتم در بین الگوریتم‌های فراابتکاری می‌گردد.

این پژوهش به دنبال آن است که به سه سوال اساسی پاسخ دهد. آیا پیش‌بینی مدیریت سود واقعی با استفاده از الگوریتم‌های کلونی مورچگان و پرواز پرندگان ممکن است؟ آیا پیش‌بینی مدیریت سود بر اساس اقلام تعهدی با استفاده از الگوریتم‌های کلونی مورچگان و پرواز پرندگان ممکن است؟ در هر یک از روش‌های مدیریت سود تعهدی و واقعی کدام یک از دو الگوریتم کلونی مورچگان یا پرواز پرندگان توانایی بیشتری برای پیش‌بینی دارد؟ پژوهش حاضر، کاربردی با رویکرد پس‌رویدادی و طرح آن از نوع شبه تجربی است. برای دستیابی به هدف‌های پژوهش، تعداد ۱۶۳ شرکت به روش حذف سیستماتیک در بازه زمانی ۱۳۹۲-۱۳۹۸ انتخاب شد. لازم به ذکر است که آخرین صورت‌های مالی شرکت‌های مورد بررسی تا زمان انجام این پژوهش تا سال ۱۳۹۸ بطور کامل انتشار یافته بوده، لذا سال مالی ۱۳۹۸ به عنوان سال انتهایی تحقیق انتخاب گردیده است. در این پژوهش از روش هوش جمعی، داده‌های ترکیبی و نرم‌افزار پایتون برای آزمون فرضیه‌های پژوهش استفاده شده است. در گام اول تلاش می‌گردد که دو الگوریتم هوش جمعی به قصد بررسی قدرت پیش‌بینی مدیریت سود بکارگرفته شده و در گام دوم نیز به مقایسه این دو الگوی پرداخته خواهد شد. در ابتدا به معرفی متغیرها و پروکسی‌های آنها خواهیم پرداخت.

### تعریف متغیرها

متغیرهای وابسته تحقیق عبارتند از مدیریت سود واقعی و مدیریت سود به روش اقلام تعهدی که هر یک در ذیل بصورت عملیاتی معرفی خواهند شد.

مدیریت سود واقعی: براساس مدل ریچودری (۲۰۰۶) مدیریت فروش فنی است که به منظور افزایش فروش شرکت در دوره جاری به کار گرفته می‌شود.

(۱) جریان نقدی غیر عادی:

جریانان نقدی غیرعادی (Ab\_CFO) به عنوان تفاوت بین جریانان نقدی واقعی به دست آمده از عملیات‌ها و عملیات‌های نرمال جریانان نقدی تعریف می‌شود. این مدل به شرح ذیل می‌باشد:

(۱)

$$\frac{CFO_{i,t}}{AT_{i,t-1}} = \alpha_1 \frac{1}{AT_{i,t-1}} + \alpha_2 \frac{SALES_{i,t}}{AT_{i,t-1}} + \alpha_3 \frac{\Delta SALES_{i,t}}{AT_{i,t-1}} + \varepsilon_{i,t}$$

$CFO_{i,t}$ : جریانان نقدی عملیاتی /  $AT_{i,t}$ : دارایی کل /  $SALES_{i,t}$ : فروش خالص شرکت /  $\Delta SALES_{i,t}$ : تغییرات در فروش خالص شرکت نسبت به دوره قبل /  $\varepsilon_{i,t}$ : باقیمانده مدل رگرسیونی که همان متغیر جریانان نقدی غیرعادی (Ab\_CFO) شرکت می‌باشد.



## ۲) تولید غیرعادی

مدیران شرکت های صنعتی که حساسیت پایین به تقاضا، با توجه به قیمت، دارند ممکن است به مدیریت تولید غیرعادی دست بزنند. تولید غیرعادی (Ab\_PROD) به عنوان سطح تولید غیرعادی شرکت می باشد که با استفاده از مدل رگرسیونی زیر تخمین زده شده است:

(۲)

$$\frac{PROD_{i,t}}{AT_{i,t-1}} = \alpha_1 \frac{1}{AT_{i,t-1}} + \alpha_2 \frac{SALES_{i,t}}{AT_{i,t-1}} + \alpha_3 \frac{\Delta SALES_{i,t}}{AT_{i,t-1}} + \frac{\Delta SALES_{i,t-1}}{AT_{i,t-1}} + \varepsilon_{i,t}$$

$PROD_{i,t}$ : هزینه های تولید که برابر است با هزینه های کالاهای فروش رفته و موجودی ها /  $AT_{i,t}$ : دارایی کل /  $SALES_{i,t}$ : فروش خالص شرکت /  $\Delta SALES_{i,t}$ : تغییرات در فروش خالص شرکت نسبت به دوره قبل /  $\varepsilon_{i,t}$ : باقیمانده مدل رگرسیونی که همان متغیر هزینه های تولید غیرعادی (Ab\_PROD) شرکت می باشد.

## ۳) هزینه های اختیاری غیرعادی

هزینه های اختیاری در دوره ای که اتفاق می افتد، پرداخت می شود. سطح غیرعادی هزینه های اختیاری (Ab\_DISC) با استفاده از مدل رگرسیونی زیر تخمین زده می شود:

(۳)

$$\frac{PROD_{i,t}}{AT_{i,t-1}} = \alpha_1 \frac{1}{AT_{i,t-1}} + \alpha_2 \frac{SALES_{i,t-1}}{AT_{i,t-1}} + \varepsilon_{i,t}$$

$DISC_{i,t}$ : هزینه های اختیاری که برابر است با مجموع هزینه های تحقیق و توسعه، تبلیغات و هزینه های فروش، اداری و عمومی /  $AT_{i,t}$ : دارایی کل /  $SALES_{i,t}$ : فروش خالص شرکت /  $\varepsilon_{i,t}$ : باقیمانده مدل رگرسیونی که همان متغیر هزینه های اختیاری غیرعادی (Ab\_DISC) شرکت می باشد.

مدیریت سود واقعی کل: پس از بررسی مدل های رگرسیونی سه شاخص ارایه شده و به دست آوردن خطاهای مدل رگرسیونی به عنوان معیارهای مدیریت سود واقعی، از فرمول (۵) برای اندازه گیری مدیریت سود واقعی کل استفاده شده است. در این مدل، باقیمانده مدل های جریانات نقدی غیرعادی و هزینه های اختیاری در منفی یک ضرب می شود و با باقیمانده مدل جریانات نقدی غیرعادی جمع می شود:

(۴)

$$REM_{i,t} = -SR(Ab\_CFO_{i,t}) + SR(Ab\_PROD_{i,t}) - SR(Ab\_DISC_{i,t})$$

$REM_{i,t}$ : مدیریت سود واقعی شرکت  $i$  در سال  $t$  /  $Ab\_CFO_{i,t}$ : سطح غیرعادی جریانات نقدی عملیاتی (باقیمانده مدل رگرسیونی ۲) /  $Ab\_PROD_{i,t}$ : سطح غیرعادی هزینه های تولید (باقیمانده مدل رگرسیونی ۳) /  $Ab\_DISC_{i,t}$ : سطح غیرعادی هزینه های اختیاری (باقیمانده مدل رگرسیونی ۴)

مدیریت سود مبتنی بر اقلام تعهدی اختیاری: در پژوهش حاضر به پیروی از پژوهش‌های پیشین (وانگ و همکاران، ۲۰۱۸) برای اندازه‌گیری اقلام تعهدی اختیاری از مدل کوتاری (۲۰۰۵) استفاده شده است. برای این منظور، به تخمین مدل رگرسیونی زیر پرداخته شده و در نهایت باقیمانده مدل رگرسیونی به عنوان میزان اقلام تعهدی اختیاری شرکت‌ها در نظر گرفته می‌شود. بنابراین داریم:

(۵)

$$TA_{it}/A_{i,t-1} = \beta_1 \left(1/A_{i,t-1}\right) + \beta_2 \Delta SALES_{it}/A_{i,t-1} + \beta_3 PPE_{it}/A_{i,t-1} + ROA_{i,t-1} + \varepsilon_{it}$$

$TA_{it}$ : اقلام تعهدی کل که برابر است اختلاف بین درآمد خالص و جریان نقدی عملیاتی شرکت  $i$  در سال  $t$   
 $A_{i,t-1}$ : دارایی کل اول دوره شرکت  $i$  در سال  $t$ :  $\Delta SALES_{it}$ : تغییر سالانه در درآمدهای حاصل از فروش شرکت  
 $i$  در سال  $t$ :  $PPE_{it}$ : اموال، ماشین‌آلات و تجهیزات شرکت  $i$  در سال  $t$ :  $ROA_{i,t-1}$ : برابر است با نسبت سود خالص به دارایی کل اول دوره شرکت  $i$  در سال  $t$ :  $\varepsilon_{it}$ : باقیمانده مدل رگرسیونی که به عنوان شاخص اندازه‌گیری اقلام تعهدی اختیاری شرکت براساس مدل تعدیل شده کوتاری (۲۰۰۵) استفاده شده است.

### متغیرهای مستقل تحقیق

متغیرها در قالب متغیرهای بازده و ارزش شرکت (حاشیه سود ناخالص، بازده دارایی، بازده حقوق صاحبان سهام تغییرات سود)، وضعیت نقدینگی (نسبت گردش کل دارایی و وجه نقد عملیاتی به دارایی‌ها)، وضعیت تامین مالی (بدهی جاری و بدهی بلند مدت)، و اندازه شرکت دسته بندی گردیده اند که در ادامه تحقیق و بر اساس مراحل الگوریتم‌های مورد بررسی شماری از متغیرها به عنوان متغیر مستقل انتخاب خواهند شد. جهت پاسخگویی به سئوالات تحقیق بایستی دو الگوریتم کلونی مورچگان و پرواز پرندگان مورد بررسی قرار گیرد. این دو الگوریتم جز الگوهای هوش جمعی محسوب می‌گردند که کلیت این الگو بر اساس پنج گام به ترتیب بایستی انجام پذیرد که به ترتیب عبارتند از: انتخاب داده‌ها، پاکسازی داده‌ها، تقسیم داده‌ها، فرایند آموزش الگو و ارزیابی الگو. در مرحله اول با بررسی ادبیات و پیشینه، ... متغیر اولیه شناسایی شد. مرحله دوم پاکسازی داده‌ها است. در این تحقیق جهت اجرای بخش دوم از رگرسیون گام به گام در انتخاب متغیرهای ورودی استفاده گردید. انتخاب ورودی‌ها یکی از مهم‌ترین اهداف در پیش پردازش داده‌ها است. این مساله شامل فرایند تعیین ورودی‌های مرتبط و حذف صفاتی که زائد بوده و اطلاعات اندکی فراهم می‌کنند، می‌باشد. انجام فرایند انتخاب ورودی‌ها، قبل از به کارگیری یک الگوریتم یادگیری مزایای فراوانی دارد. با حذف تعداد زیادی از ورودی‌های نامربوط، روش‌های یادگیری هزینه محاسباتی و زمان کمتری را متحمل می‌شوند. همچنین الگو به دست آمده ساده تر می‌شود که غالباً تفسیر آن راحت تر شده و در عمل مفیدتر و سودمندتر می‌باشد. همچنین الگوهای ساده هنگامی که برای پیش بینی به کار می‌روند، دارای کلیت و عمومیت بهتری می‌باشند. مرحله سوم تقسیم داده‌ها می‌باشد. یکی از معیارهایی که برای ارزیابی یک تخمین مورد اتسافده قرار می‌گیرد، نرخ خطا است که دارای انواع مختلفی است. به طرز کلی نمی‌توان با مقایسه خطای محاسبه شده روی داده‌های یادگیری، قضاوت مناسب در خصوص توانایی

های الگوریتم ها انجام داد. با این استدلال نمی توان از خطای یادگیری برای مقایسه الگوها استفاده نمود. بنابراین علاوه بر مجموعه داده های یادگیری، مجموعه ای از داده ها برای ارزیابی مورد نیاز است. از داده های آموزش برای یادگیری الگو و از داده های ارزیابی به منظور محاسبه نرخ خطای الگوها روی داده هایی که تاکنون مشاهده نکرده است، استفاده می شود. البته برای اینکه ارزیابی مناسب باشد، تعداد تعداد یک اجرا الگو کفایت می کند. این امر با اجرای مکرر فرایند یادگیری و ارزیابی امکان پذیر است. بنابراین زمانیکه یک مجموعه داده در اختیار گذاشته می شود، بایستی بخشی از آن را برای ارزیابی نهایی کنار گذاشت و از بقیه برای یادگیری استفاده کرد و مجدد دو مجموعه ها را تغییر داده و دوباره الگو را ارزیابی کرد (حمیدیان و همکاران، ۱۳۹۵). در ذیل به تشریح دو الگوریتم مورد نظر خواهیم پرداخت.

الگوریتم پرواز پرندگان<sup>۱</sup>: بهینه سازی ازدحام ذرات (PSO) یک تکنیک بهینه سازی سراسری مبتنی بر جمعیت، ارائه شده توسط کندی و ابرهارت<sup>۲</sup> و در سال ۱۹۹۵ می باشد. این روش بر اساس رفتار پرندگان برای جستجوی خوراک الهام گرفته شده است. به دلیل مکانیسم ساده جستجو، کارایی محاسباتی و پیاده سازی آسان، به صورت گسترده ای در بسیاری از حوزه های بهینه سازی اعمال می شود. در الگوریتم اجتماع ذرات، واژه ذرات به اعضای جمعیتی اشاره دارد که حجم کم و جرم کمی دارند (یا دارای یک جرم یا حجم قراردادی کوچک می باشند). هر ذره در ازدحام نشان دهنده یک راه حل در فضایی با بعد بالا همراه با چهار بردار می باشد. موقعیت جاری آن، بهترین موقعیت یافت شده در دور، بهترین موقعیت یافته شده توسط همسایگی دورش و سرعتش این چهار بردار را شامل می گردد. موقعیت هر ذره در فضای جستجو براساس بهترین موقعیت به دست آورده شده توسط خودش (pbest) و بهترین موقعیت دستیابی شده توسط همسایگی اش (gbest) در طی فرآیند جستجو تعیین می گردد. در هر تکرار، هر ذره موقعیت و سرعت خود را به صورت زیر به روز رسانی می کند.

$$V_{i,t} = V_{i,t} + c_1 r_{1,t} (P_{i,t} - X_{i,t}) + c_2 r_{2,t} (P_{g,t} - X_{i,t})$$

$$X_{i,t+1} = X_{i,t} + V_{i,t}$$

که متغیر های  $x$  نشان دهنده موقعیت ذره و  $v$  نشان دهنده سرعت آن می باشد  $r$  ها نشان دهنده اعداد تصادفی میان صفر و یک می باشد و  $c$  ها نشان دهنده پارامترهای شناختی می باشند.  $P_{i,t}$  بهترین مکان قبلی ذره  $i$  ام در مرحله تکرار  $t$ ،  $P_{g,t}$  بهترین مکان بین تمام ذرات در مرحله تکرار می باشد. مراحل اجرای الگوریتم عبارتند از مرحله ۱: تعیین مکان و سرعت اولیه ذرات بطور تصادفی؛ مرحله ۲ محاسبه مقدار تابع هدف برای هر ذره  $i$  با توجه به مکان هر ذره؛ مرحله ۳: مقایسه مکان فعلی ذره  $i$  ام با بهترین مکان همان ذره؛ مرحله ۴: تشخیص موفق ترین ذره همسایه و بهترین مکان ذرات گروه تا این مرحله از جستجو و مرحله ۵: تغییر سرعت و مکان ذره مطابق با روابط (۱) و (۲) و بازگشت به مرحله ۲. سمت راست معادله (۱) از سه قسمت تشکیل شده است که قسمت اول، سرعت فعلی ذره است و قسمت های دوم و سوم تغییر سرعت ذره و چرخش آن به سمت بهترین تجربه

<sup>1</sup> particle swarm optimization

<sup>2</sup> Kennedy Eberhart &

شخصی و بهترین تجربه گروه را به عهده دارند. اگر قسمت اول را در این معادله در نظر نگیریم، آنگاه سرعت ذرات تنها با توجه به بهترین تجربه ذره و بهترین تجربه گروه تعیین می‌شود. به این ترتیب، بهترین ذره گروه، در مکان خود ثابت باقی میماند و سایرین به سمت آن ذره حرکت میکنند. در واقع حرکت دسته جمعی ذرات بدون قسمت اول معادله (۱)، پروسه‌ای خواهد بود که طی آن فضای جستجو به تدریج کوچک می‌شود و جستجویی محلی حول بهترین ذره شکل میگیرد. در مقابل اگر فقط قسمت اول معادله (۱) را در نظر بگیریم، ذرات راه عادی خود را میروند تا به دیواره محدودده برسند و به نوعی جستجویی سراسری انجام می‌دهند.

الگوریتم کلونی مورچگان<sup>۱</sup>: الگوریتم بهینه‌سازی کلونی مورچگان برای اولین بار توسط دویگو (۱۹۹۲) ارائه شد. ایده اصلی این الگوریتم، پیروی از رفتار مشارکتی مورچه‌ها در دنیای واقعی، برای حل مسائل بهینه‌سازی است. هنگامی که مورچه‌ها به سوی منابع غذایی یا برعکس از منابع غذایی به سوی لانه حرکت میکنند مادهای بنام فرمون روی زمین ترشح می‌کنند. مورچه‌ها می‌توانند فرمون را بچشند و وقتی می‌خواهند راه خود را انتخاب کنند، احتمالاً راهی را انتخاب می‌کنند که دارای غلظت فرمون زیادتری است. هر چه غلظت فرمون بیشتر باشد علاقه مورچه به طی مسیر بیشتر می‌شود. فرمون در اثر گذشت زمان تبخیر می‌شود و در نتیجه در مسیرهای که زیاد طی نشده‌اند، فرمون کمتری انباشته می‌شود. با گذشت زمان کوتاهترین مسیر با حرکت مورچه‌ها به دست می‌آید، این مسیر تقویت شده و مسیرهای دیگر تضعیف می‌شوند تا همه‌ی مورچه‌ها از یک مسیر کوتاه رفت و آمد کنند. مسئله یافتن پارامترها به صورت مناسب می‌تواند یک مسئله را فرمولبندی شود. با مدلسازی و شبیه‌سازی رفتار کاوشی مورچه، مرتب‌سازی تخم‌ها، لانه‌سازی و ذخیره‌سازی و غیره، الگوریتم‌هایی را می‌توان توسعه داد، که برای مشکلات بهینه‌سازی پیچیده و ترکیبی قابل استفاده باشند. الگوریتم کلونی مورچه در سه تابع اصلی طبقه‌بندی می‌شود: مرحله اول تولید جواب‌های کاندید<sup>۲</sup> است که این تابع فرآیند ساخت راه حل‌ها را در جایی انجام می‌دهد، که مورچه‌ها به واسطه وضعیت‌های مجاور یک مشکل، باید برطبق یک قانون انتقال حرکت کنند. مرحله دوم بروزرسانی فرم<sup>۳</sup> است که دربرگیرنده تابع به روز رسانی فرمون می‌باشد. به روز رسانی پس از هر تکرار انجام می‌گردد. علاوه بر تقویت رد فرمون، الگوریتم کلونی مورچه، دربرگیرنده تبخیر رد فرمون نیز می‌باشد. تبخیر ردهای فرمون به مورچه‌ها کمک می‌کند تا راه حل‌های بدی را که قبلاً آموخته‌اند، فراموش کنند. مرحله سوم نیز عملیات کمی<sup>۴</sup> است که دربرگیرنده اعمال به روز رسانی‌های افزوده از یک دیدگاه سراسری می‌باشد. این تابع ممکن است شامل اعمال تقویت افزوده فرمون برای بهترین راه حل ایجاد شده باشد. لازم به ذکر است که در هر دو الگوریتم ارزیابی پیش‌بینی الگوریتم بحثی مهم بوده که این امر با اجرای مکرر فرآیند یادگیری و ارزیابی امکانپذیر است؛ بنابراین زمانی که یک مجموعه داده در اختیار گذاشته میشود، بایستی بخشی از آن را برای ارزیابی نهایی کنار گذاشت و از بقیه برای یادگیری استفاده کرد و مجدداً دو مجموعه‌ها را تغییر داده و دوباره الگو را ارزیابی کرد. یکی از روشهای معمول برای این منظور روش اعتبار سنجی

<sup>1</sup> Ant Colony Optimization

<sup>2</sup> Ant Solutions Construct

<sup>3</sup> Pheromone Update

<sup>4</sup> Deamon Actions

دهگانه نام دارد (حمیدیان و همکاران، ۱۳۹۵). در این روش نمونه اصلی به ۱۰ دسته نمونه فرعی تقسیم میشود. ۹ نمونه به عنوان نمونه های آزمایش و نمونه باقیمانده به عنوان نمونه ارزیابی مورد استفاده قرار میگیرد (ستایش و کاظم نژاد، ۱۳۹۴). در هر بار تکرار یک نرخ خطا برای دادههای یادگیری و ارزیابی محاسبه میگردد و در نهایت میانگین نرخهای خطای به دست آمده به عنوان نرخ خطا دادههای یادگیری و دادههای ارزیابی انتساب داده میشود.

روش مقایسه الگوریتم هوش جمعی با برازش خطی در پیش بینی مدیریت سود در گام سوم: برای آزمون فرضیه ها و بررسی وجود تفاوت معنیدار بین عملکرد الگوها با یکدیگر از آزمون الگو MSE زوجی استفاده شد. در این راستا جهت مقایسه دقت پیش بینی الگوها مقدار دقت خطی از ۱۰ بار تکرار روایی متقابل ۱۰ بخشی استفاده می شود (ستایش و کاظم نژاد، ۱۳۹۴). قبل از این آزمون، بررسی نرمال بودن الگوها با کمک آزمون شاپیر - ویلک انجام و سپس الگوها دو به دو با یکدیگر مورد مقایسه قرار می گیرند؛ بنابراین بر اساس مقدار P آماره آزمون شاپیر-ویلک مجوز استفاده از آزمون t فراهم خواهد شد. با مقایسه مقادیر MSE میتوان به مقایسه بین الگوها اقدام کرد. نحوه محاسبه MSE عبارت است از  $\frac{\sum_{i=1}^N (O_i - T_i)}{N}$  که در آن  $O_i$  و  $T_i$  به ترتیب مقادیر مقادیر تخمین زده شده و مقادیر واقعی اندازه گیری شده هستند و N نیز تعداد زوج داده های موجود می باشد. معیار دوم ضریب همبستگی شده و دادههای خروجی حاصل از الگوسازی عددی به عنوان معیار مناسبی جهت ارزیابی توانایی الگو مدنظر میباشد که به صورت رابطه ذیل ارائه میگردد:

$$R = \frac{\sum_{i=1}^N (O_i - \bar{O}_i)(T_i - \bar{T}_i)}{\sqrt{\sum_{i=1}^N (O_i - \bar{O}_i)^2 - \sum_{i=1}^N (T_i - \bar{T}_i)^2}}$$

با توجه به جدول آمار توصیفی، میانگین مربوط به مدیریت سود شرکتهای نمونه برابر ۰۰۰۹۴ و مدیریت سود تعهدی برای شرکتهای نمونه برابر ۰۰۰۷۳ می باشد. همچنین متوسط مدیریت ریسک برای شرکتهای نمونه ۰۰۰۵۳ می باشد.

در این تحقیق جهت پیش بینی مدیریت سود از روش های پرواز پرندگان و الگوریتم کلونی مورچهها استفاده شده است. پنج فرآیند در روش پیشنهادی وجود دارد که به ترتیب عبارت است از انتخاب دادهها، پاکسازی دادهها، تقسیم دادهها به مجموعههای آموزشی و ارزیابی، فرآیند آموزش مدل و ارزیابی مدل آموزش داده شده با دادههای ارزیابی که تاکنون توسط الگوریتمها مشاهده نشده است. مرحله اول، انتخاب دادهها است. در این مرحله دادههای مورد نیاز که شامل مدیریت سود و متغیرهای ورودی لیست شده در جدول (۱) است جمع آوری می گردد.

جدول ۱: متغیرهای مستقل مربوط به پیش بینی مدیریت سود واقعی و تعهدی

متغیر	اندازه گیری متغیر
حاشیه سود ناخالص (EA)	سود ناخالص به فروش خالص
بازده دارایی (ROA)	سود خالص به جمع دارایی‌ها
بازده حقوق صاحبان سهام (ROE)	سود خالص به حقوق صاحبان سهام
تغییرات سود (EM)	تفاوت سود دوره جاری نسبت به دوره قبل تقسیم بر جمع دارایی‌های دوره قبل
نسبت گردش کل دارایی (ASS)	درآمد حاصل از فروش به کل دارایی‌ها
وجه نقد عملیاتی به دارایی‌ها (CFO)	نسبت وجه نقد عملیاتی به جمع دارایی‌ها
بدهی به دارایی (LEV)	نسبت جمع بدهی‌ها به جمع دارایی‌ها
بدهی به حقوق صاحبان سهام (RO)	نسبت بدهی‌ها به حقوق صاحبان سهام
بدهی جاری	بر اساس بدهی‌هایی با تاریخ سررسید کمتر از یکسال اندازه گیری می‌گردد
بدهی بلند مدت	بر اساس بدهی‌هایی با تاریخ سررسید بیشتر از یکسال اندازه گیری می‌گردد
آورده نقدی	مینا وجه نقدی است که سهامدار به سرمایه شرکت اضافه می‌کند.
سود انباشته	مینا سود انباشته ارائه شده در صورت‌های مالی شرکت است.
مدیریت ریسک شرکتی (ERM)	<p>به تخمین مدل رگرسیونی زیر پرداخته شده و ضرایب مدل به دست می‌آید:</p> $ERMin_{it} = \beta_0 + \beta_1 EU_{it} + \beta_2 ICompe_{it} + \beta_3 SIZE_{it} + \beta_4 BDM_{it} + \varepsilon_{it}$ <p>در مدل بالا داریم:</p> <p><math>ERMin_{it}</math>: شاخص اندازه گیری مدیریت ریسک که برای محاسبه این متغیر به پیروی از المصری<sup>۱</sup> (۲۰۲۱) از مجموع شاخص‌های زیر استفاده شده است:</p> <p><b>مزیت رقابتی (Strat)</b>: برای اندازه گیری مزیت رقابتی شرکت از شاخص فروش استفاده شده است. در صورتی که شرکتی در صنعت خود دارای فروش بالاتری باشد، می‌توان نتیجه گرفت که این شرکت در پیاده سازی استراتژی خود موفق عمل کرده است. بنابراین این متغیر به صورت نسبت فروش جاری شرکت منهای فروش صنعتی که شرکت در آن فعالیت می‌کند به انحراف معیار فروش تمامی شرکت‌ها در صنعت اندازه گیری شده است. <b>کارایی عملیاتی (Opera)</b>: کارایی عملیاتی می‌تواند موجب بهبود خروجی‌های شرکت شود و در پژوهش حاضر برای اندازه گیری این متغیر از گردش دارایی‌ها استفاده شده که به صورت سود قبل از کسر بهره و مالیات تقسیم بر کل دارایی‌های شرکت در پایان سال مالی تعریف می‌شود. <b>اتکاپذیری گزارش (Report)</b>: برای اندازه گیری اتکاپذیری به گزارش‌های مالی شرکت‌ها به پیروی از</p>

<sup>1</sup> Almasri

<p>المصری (۲۰۲۱) از قدرمطلق اقلام تعهدی اختیاری شرکت استفاده می شود. این مدل به صورت زیر تعریف می شود:</p> $(Y)$ $TA_{it}/A_{i,t-1} = \beta_1(1/A_{i,t-1}) + \beta_2 \Delta SALES_{it}/A_{i,t-1} + \beta_3 PPE_{it}/A_{i,t-1} + \varepsilon_{it}$ <p>در مدل بالا داریم:</p> <p><math>TA_{it}</math>: اقلام تعهدی کل که برابر است اختلاف بین درآمد خالص و جریان نقدی عملیاتی شرکت <math>i</math> در سال <math>t</math>.</p> <p><math>A_{i,t-1}</math>: دارایی کل اول دوره شرکت <math>i</math> در سال <math>t</math>.</p> <p><math>\Delta SALES_{it}</math>: تغییر سالانه در درآمدهای حاصل از فروش شرکت <math>i</math> در سال <math>t</math>.</p> <p><math>PPE_{it}</math>: اموال، ماشین آلات و تجهیزات شرکت <math>i</math> در سال <math>t</math>.</p> <p><math>\varepsilon_{it}</math>: قدرمطلق باقیمانده مدل رگرسیونی که به عنوان شاخص اندازه گیری اقلام تعهدی اختیاری شرکت براساس مدل تعدیل شده جونز (۱۹۹۱) استفاده شده است.</p> <p>تمکین استانداردهای حسابرسی (Compl): مطالعات پیشین نشان می دهد که تخصص بالای حسابرس در صنعت مربوطه می تواند منجر به بهبود کیفیت گزارشگری مالی شرکت ها شود و در نتیجه کاهش اقلام تعهدی اختیاری را به همراه دارد. برای اندازه گیری تمکین استانداردهای حسابرسی از شاخص شرکت های حسابرسی بر اساس تعداد کل شرکای هر موسسه حسابرسی تقسیم بر لگاریتم طبیعی دارایی های دفتری شرکت اندازه گیری می شود.</p> <p>EU: عدم اطمینان محیطی که به صورت انحراف معیار بازده دارایی ها (سود خالص به دارایی کل شرکت) در طول سه سال گذشته محاسبه می شود. I Comp: رقابت صنعت که برای اندازه گیری این متغیر شاخص هرفیندال – هیرشمن استفاده شده است که به صورت مجموع مربعات فروش شرکت به کل فروش صنعتی که شرکت در آن فعالیت می کند، تعریف می شود. size: اندازه شرکت که برابر است با لگاریتم طبیعی کل دارایی های شرکت در پایان سال مالی، BDM: نظارت هیئت مدیره که برای اندازه گیری این متغیر از نسبت مدیران غیرموظف به کل اعضای هیئت مدیره محاسبه می شود. <math>\varepsilon_{it}</math>: خطای مدل رگرسیونی مدل که قدرمطلق آن همان شاخص اندازه گیری مدیریت ریسک شرکت ها می باشد. در واقع بالاتر بودن این شاخص نشان از پایین بودن مدیریت ریسک در بین شرکت ها دارد.</p>	
--	--

مرحله دوم، پاکسازی داده ها است. در این تحقیق جهت اجرای بخش دوم از رگرسیون گام به گام در انتخاب متغیرهای ورودی استفاده می گردد. انتخاب این متغیرها یکی از مهم ترین اهداف در پیش پردازش داده ها است. این مساله شامل فرآیند تعیین ورودی های مرتبط و حذف صفاتی که زائد بوده و اطلاعات اندکی فراهم می کنند، می باشد. انجام فرآیند انتخاب ورودی ها قبل از به کارگیری یک الگوریتم یادگیری مزایای فراوانی دارد. با حذف

تعداد زیادی از ورودی‌های نامربوط، روش‌های یادگیری آموزشی، هزینه محاسباتی و زمان کمتری را متحمل می‌شوند. همچنین مدل به دست آمده ساده‌تر می‌شود که غالباً تفسیر آن آسان‌تر و در عمل مفیدتر و سودمندتر می‌باشد. همچنین مدل‌های ساده هنگامی که برای پیش‌بینی به کار می‌روند، دارای کلیت و عمومیت بهتری می‌باشند. بنابراین مدلی که دارای ورودی‌های کمتری است، مزیت‌های بیشتر و دقت بالاتری دارد. یکی از روش‌هایی که برای این منظور به کار می‌رود روش PSO می‌باشد. روش PSO در سال ۱۹۹۵ توسط دکتر ابرهارت و دکتر کندی ارائه شد و ایده اصلی آن از رفتار دسته جمعی ماهی‌ها یا پرندگان به هنگام جستجوی غذا الهام گرفته شده است (گرد و همکاران، ۱۳۹۴). برای انتخاب مؤلفه‌های تأثیرگذار بر مدیریت سود از دو بردار به شرح زیر استفاده شده است: بردار اول ( $S$ ): یک بردار با مقادیر دودویی که مشخص می‌کند که آیا متغیر مستقل بر مدیریت سود تأثیرگذار است یا خیر.

بردار دوم ( $W$ ): یک بردار با مقادیر واقعی که برای محاسبه وزن‌های معادله خطی ۱ استفاده می‌شود. این دو بردار در مدل (۲) و (۳) نشان داده شده‌اند (دودا و همکاران، ۲۰۰۱).

- (1)  $Z = s_1 w_1 x_1 + s_2 w_2 x_2 + \dots + s_n w_n x_n$
- (2)  $S = \{s_1, \dots, s_n\}, s_i \in \{0, 1\}, i = 1, \dots, n$
- (3)  $W = \{w_1, \dots, w_n\}, -10 \leq w_i \leq 10, i = 1, \dots, n$

با در نظر گرفتن این که  $n$  تعداد کل است، مدل (۱) تابعی است که الگوریتم PSO سعی در یافتن ضرایب  $w_i, i = 1, \dots, n$  دارد. برای وارد کردن این کدگذاری به PSO هر ذره PSO به صورت یک بردار دو قسمتی انتخاب کردیم. به این صورت که هر ذره دارای  $n \times 2$  قسمت است که  $n$  قسمت اول برای بردار  $X$  که برای تأثیرگذار بودن یا نبودن متغیر در پیش‌بینی مدیریت سود است و  $n$  قسمت دوم برای  $Z$  است که هر مقدار آن متناظر با یکی از  $X_i$ ها است. برای متغیرهایی که مقدار  $s_i$  آنها برابر صفر است،  $w_i$  تأثیری در مدل (۱) ندارد؛ به این معنی که متغیر مربوطه در پیش‌بینی مدیریت سود تأثیرگذار نیست. مقدار  $n$  عدد ۱۳ است؛ زیرا ۱۳ متغیر مستقل وجود دارد. خطاهای مختلف در پیش‌بینی مدیریت سود برای داده‌های اعتبارسنجی و ارزیابی نشان داده شده است.

جدول ۲: خطای پیش‌بینی

Train		Validation		Test		مدیریت سود
تعهدي	واقعي	تعهدي	واقعي	تعهدي	واقعي	
۰.۰۵۵	۰.۰۲۵	۰.۰۷۹	۰.۰۰۹	۰.۰۰۵۹	۰.۰۰۶۸	MSE
۰.۰۰۹	۰.۰۴۳	۰.۰۶۷	۰.۱۵۰	۰.۰۱۹	۰.۰۰۷	MAE
۰.۶۰۲	۰.۵۱۳	۰.۴۳۱	۰.۶۰۹	۰.۲۵۷	۰.۴۵۳	SMAPE
۰.۵۶۴	۰.۷۴۷	۰.۵۵۱	۰.۴۱۴	۰.۴۱۸	۰.۵۰۷	R <sup>2</sup>

جدول زیر متغیرهای انتخابی و وزن هر کدام از آنها را با دقت ۳ رقم اعشار برای مدل (۱) نشان می‌دهد. الگوریتم پیشنهادی ۸ متغیر را از بین ۱۳ متغیر انتخاب کرده است. نتایج عملکرد الگوهای مختلف پژوهش بیانگر این است که ترکیب الگوریتم‌ها می‌تواند نتیجه بهتر و مطلوب‌تری ارائه نماید.



جدول ۳: متغیرهای انتخابی

ردیف	نام متغیر	وزن متغیر(واقعی)	وزن متغیر(تعهدی)
۱	حاشیه سود ناخالص (EA)	۰.۴۱۷	۰.۵۱۵
۲	بازده دارایی (ROA)	۱.۳۵۷	۰.۹۸۵
۳	بازده حقوق صاحبان سهام (ROE)	۰.۰۰۰	۰.۰۰۰
۴	تغییرات سود (EM)	۰.۰۹۷	۰.۱۱۳
۵	نسبت گردش کل دارایی (ass)	۰.۰۰۰	۰.۵۰۳
۶	وجه نقد عملیاتی به دارایی ها (CFO)	۱.۰۷۳	۰.۸۸۵
۷	بدهی به دارایی (LEV)	۰.۰۰۰	۰.۰۰۰
۸	بدهی به حقوق صاحبان سهام (RO)	۰.۰۰۰	۰.۵۶۸
۹	بدهی جاری	۰.۸۶۲	۰.۷۷۱
۱۰	بدهی بلند مدت	۰.۹۲۹	۰.۰۸۶
۱۱	آورده نقدی	۱.۲۵۶	۱.۰۲۹
۱۲	سود انباشته	۰.۰۰۰	۰.۰۰۰
۱۳	مدیریت ریسک شرکتی (ERM)	۱.۰۱۶	۰.۹۴۷

مطابق با نتایج حاصل از وزن هر کدام از متغیرهای انتخابی آورده شده است. همان طور که مشاهده می شود هشت متغیر حاشیه سود ناخالص، بازده دارایی، تغییرات سود، وجه نقد عملیاتی به دارایی ها، بدهی جاری، بدهی بلند مدت، آورده نقدی و مدیریت ریسک برای ورود به مدل به دلیل دارا بودن وزن تایید شده است. سایر متغیرها نیز به دلیل آنکه وزنی در مدل ندارند، وارد مدل نمی شوند. از طرفی به منظور معرفی و شناسایی کلیدی ترین ورودی های موثر در پیش بینی مدیریت سود از دو الگوی پرواز پرندگان و کلونی مورچگان استفاده شده است. لذا مقدار ۱ به معنی در نظر گرفتن این پارامتر به عنوان ورودی شبکه و مقدار صفر عدم احتمال این پارامتر می باشد.

جدول ۴: متغیرهای کلیدی در پیش بینی مدیریت سود

متغیر	کلونی مورچگان	پرواز پرندگان
حاشیه سود ناخالص	۱	۱
بازده دارایی	۱	۱
بازده حقوق صاحبان سهام	۰	۰
تغییرات سود	۱	۰
نسبت گردش کل دارایی	۰	۰
وجه نقد عملیاتی به دارایی ها	۱	۱
بدهی به دارایی	۰	۰

متغیر	کلونی مورچگان	پرواز پرندگان
بدهی به حقوق صاحبان سهام	۰	۰
بدهی جاری	۱	۱
بدهی بلند مدت	۱	۰
آورده نقدی	۱	۱
سود انباشته	۰	۰
مدیریت ریسک شرکتی (ERM)	۱	۱

همان طور که از جدول ۴ مشخص است شش متغیر حاشیه سود ناخالص، بازده دارایی، وجه نقد عملیاتی به دارایی‌ها، بدهی جاری، آورده نقدی و مدیریت ریسک شرکتی در هر دو مدل به عنوان پارمتر اصلی در الگو محسوب می‌شوند و بیشترین تاثیر را در پیش بینی مدیریت سود واقعی دارند. مرحله سوم تقسیم داده‌ها است. یکی از معیارهایی که برای ارزیابی یک تخمین‌گر مورد استفاده قرار می‌گیرد، نرخ خطا است که انواع مختلفی دارد. بطور کلی نمی‌توان با مقایسه خطای محاسبه شده روی داده‌های یادگیری، قضاوت مناسبی در خصوص توانایی‌های الگوریتم‌ها انجام داد. معمولاً نرخ خطای روی داده‌های یادگیری کمتر از نرخ خطای روی داده‌هایی است که در فرآیند یادگیری دیده نشده‌اند. در این روش مجموعه داده‌ها به  $K$  قسمت مساوی، به صورت تصادفی تقسیم می‌گردد.  $R_x$  زوج مجموعه  $X_1, X_2, \dots, X_d$  به صورت تصادفی استخراج می‌شود که در آن  $X_i$  متغیرهای مستقل و  $Y_i$  متغیر وابسته نمونه  $i$ ام است. در اجرای اول قسمت اول از  $K$  قسمت به منظور ارزیابی،  $K-1$  قسمت باقیمانده برای یادگیری استفاده می‌شود. در اجرای دوم قسمت دوم از  $K$  قسمت به منظور ارزیابی،  $k-1$  قسمت باقیمانده برای یادگیری استفاده می‌شود.  $Y$  مرتبه الگوریتم به همین روال اجرا می‌گردد. مجموعه داده‌های یادگیری و ارزیابی باید به اندازه کافی بزرگ باشند تا خطای تخمینی، به مقدار واقعی نزدیک‌تر باشد. در عین حال داده‌های یادگیری و ارزیابی با داده‌های یادگیری و ارزیابی سایر تکرارها، باید کمترین همپوشانی را داشته باشند تا به این وسیله تمام داده‌ها در فرآیند یادگیری و ارزیابی دخالت داده شوند. در این روش دو نکته وجود دارد. نکته اول اینکه نسبت مجموعه ارزیابی به یادگیری کوچک است. همچنین هر چقدر مقدار  $N$  تعداد کل نمونه‌های مجموعه داده‌ها افزایش یابد می‌توان مقدار پارامتر  $K$  را کاهش داد و اگر مقدار  $N$  کوچک باشد، باید مقدار  $K$  را آنقدر بزرگ در نظر گرفت که تعداد نمونه‌های لازم برای عمل یادگیری فراهم باشد. چنانچه مقدار  $K$  برابر  $N$  در نظر گرفته شود، این روش به روش خارجی تبدیل می‌شود. در نمودار زیر چهار تکرار اول انتخاب مجموعه داده‌های یادگیری و ارزیابی روش اعتبارسنجی ده‌گانه نشان داده شده است (گرد و همکاران، ۱۳۹۴). برای ارزیابی مدل‌های پیش‌بینی از معیار  $MSE$  (میانگین قدرمطلق خطا) استفاده شده است که با استفاده از مدل (۸) محاسبه می‌گردند.

$$(4) \text{MSE} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - d_i)^2$$

که در آن  $d_i$  مدیریت سود شرکت  $i$ ام،  $Y_i$  مدیریت سود پیش‌بینی شده توسط الگوریتم هوشمند،  $n$  تعداد داده‌های مجموعه مورد بررسی (آموزش، اعتبارسنجی، ارزیابی) است.  $y_i - d_i$  میزان خطای پیش‌بینی را برای شرکت  $i$ ام

نشان می دهد. هر چه MSE نزدیک تر به صفر باشد، پیش بینی الگوریتم ها به واقعیت نزدیک تر است. مرحله چهارم، فرآیند آموزش و ارزیابی مدل ها در الگوریتم ها است. پس از تقسیم نمونه ها به دو دسته داده های یادگیری و ارزیابی، با استفاده از داده های آموزشی، مدل آموزش ایجاد می شود. برای حل مسئله ابتدا به معرفی مدل آن پرداخته می شود. رابطه زیر تابعی است که الگوریتم تحقیق سعی در یافتن ضرایب  $b_i, i=1, \dots, m$  خواهد داشت.

$$(5) Z = b_0 + b_1x_1 + b_2x_2 + \dots + b_nx_n$$

که در آن  $b$  عرض از مبدا و  $b_i, i=1, \dots, m$  وزن های هر کدام از متغیرها ( $x_i$ ) ضرایب تخمین گر) است  $x_i$ . مقدار متغیر مستقل  $i$  است.  $b_i$  ها توسط الگوریتم با استفاده از داده های آموزشی محاسبه می گردند که اصطلاحاً به آن آموزش مدل گفته می شود و سپس با استفاده از داده های ارزیابی، به ارزیابی مدل پرداخته می شود. یعنی پس از محاسبه  $b_i$  ها، داده های ارزیابی به رابطه بالا وارد شده و مقدار MSE محاسبه می گردد (آلپادین، ۲۰۱۰). نتایج حاصل از اعمال همه داده ها در جدول زیر آمده است.

جدول ۵: نتایج برازش الگوریتم پرواز پرندگان و کلونی مورچه ها برای پیش بینی مدیریت سود واقعی

	الگوریتم کلونی مورچه ها		الگوریتم پرواز پرندگان	
	خطای داده یادگیری	خطای داده ارزیابی	خطای داده یادگیری	خطای داده ارزیابی
۱	۱.۰۵۳	۰.۹۱۶	۰.۹۷۱	۰.۹۶۰
۲	۰.۹۰۸	۰.۷۸۷	۱.۶۳۰	۱.۸۷۱
۳	۰.۷۸۸	۱.۱۳۲	۰.۶۷۸	۰.۹۲۴
۴	۱.۳۶۹	۱.۶۹۵	۰.۸۲۲	۰.۹۱۲
۵	۰.۹۶۵	۰.۷۴۳	۰.۹۹۳	۰.۸۵۹
۶	۰.۸۵۱	۰.۸۵۱	۰.۹۲۱	۷۸۶.
۷	۱.۳۶۳	۱.۰۰۳	۰.۹۱۱	۰.۸۵۰
۸	۰.۸۸۰	۱.۰۶۴	۰.۸۷۱	۰.۸۵۰
۹	۰.۹۶۷	۰.۶۵۸	۰.۹۳۲	۰.۹۶۴
۱۰	۰.۸۰۲	۰.۸۳۷	۰.۷۵۹	۰.۷۸۳
میانگین	۰.۹۸۴	۰.۹۶۹	۰.۹۴۹	۰.۹۷۶

نتایج برازش الگوریتم پرواز پرندگان و کلونی مورچه ها نشان می دهد که این دو الگوریتم با دقت بالای ۹۸ درصد توانایی پیش بینی مدیریت سود واقعی را دارند. نتایج مبین آن است که مدل کلونی مورچه ها توانایی بیشتری (خطای ۰.۰۹۶ درصد) در پیش بینی مدیریت سود واقعی نسبت به مدل پرواز پرندگان (خطای ۰.۹۷۶ درصد) دارد.

جدول ۶: نتایج برازش الگوریتم پرواز پرندگان و کلونی مورچه‌ها برای پیش‌بینی مدیریت سود تعهدی

الگوریتم پرواز پرندگان		الگوریتم کلونی مورچه‌ها		
خطای داده ارزیابی	خطای داده یادگیری	خطای داده ارزیابی	خطای داده یادگیری	
0.906	0.912	0.912	0.912	۱
0.994	0.626	0.994	1.048	۲
1.089	0.989	0.925	0.582	۳
0.819	1.097	0.954	0.51	۴
0.923	1.057	0.867	0.808	۵
0.916	0.905	1.037	0.578	۶
0.936	0.902	1.444	1.224	۷
0.988	0.944	0.787	1.385	۸
0.969	0.9003	1.131	1.5628	۹
0.8821	0.89479	0.436	1.097	۱۰
0.94221	0.922709	0.9487	0.97068	میانگین

نتایج برازش الگوریتم پرواز پرندگان و کلونی مورچه‌ها نشان می‌دهد که این دو الگوریتم با دقت بالای ۹۷ درصد توانایی پیش‌بینی مدیریت سود تعهدی را دارند. نتایج مبین آن است که مدل پرواز پرندگان توانایی بیشتری (خطای ۰.۰۹۲ درصد) در پیش‌بینی مدیریت سود تعهدی نسبت به مدل کلونی مورچه‌ها (خطای ۰.۹۴ درصد) دارد.

### بحث و نتیجه‌گیری

مدیریت سود به عنوان فعالیتی که مدیران جهت ارائه بهتر نتایج حاصل از مدیریت کسب و کارها از آن استفاده می‌کنند سال‌هاست که مورد توجه سهامداران، سرمایه‌گذاران و نهاد های نظارتی بوده است و روش های مختلفی نیز جهت شناسایی آن توسط محققین پیشنهاد گردیده است. با ورود علوم نوینی همچون هوش مصنوعی و روش های بهینه سازی و پیش بینی مبتنی بر الگوریتم های فراابتکاری در حوزه مالی و حسابداری بنظر می رسد که می توان از این حوزه های جدید جهت پیش بینی مدیریت سود نیز استفاده نمود. لذا این تحقیق بر آن بوده که با بکارگیری دو الگوریتم پرواز پرندگان و کلونی مورچه‌ها که جز الگوریتم های فراابتکاری می باشند به پیش بینی هر دو نوع متداول مدیریت سود واقعی و مدیریت سود مبتنی بر اقلام تعهدی بپردازد. متغیرهای ابتدائی تحقیق جهت پیش بینی مدیریت سود در گروه های بازده سهام، گردش دارائی ها و وجه نقد، تامین مالی و مدیریت ریسک که مشتمل بر سیزده متغیر بوده در این تحقیق وارد گردیده اند. بازده به عنوان یکی از مهم ترین شاخص های اندازه گیری عملکرد واحد اقتصادی و با لحاظ محیط رقابتی شدید حاضر در کسب و کارها جایگاه ویژه ای دارد که چهار متغیر بازده دارائی، بازده حقوق صاحبان سهام و حاشیه سود ناخالص و تغییرات سود بمنظور بررسی این گروه

مورد انتخاب اولیه قرار گرفت. تامین مالی نیز از دو دیدگاه تامین مالی داخلی و خارجی مورد ارزیابی قرار گرفته است. تامین مالی خارجی خود به بدهی های کوتاه مدت و بلند مدت تقسیم شده و روش های تامین مالی داخلی نیز آورده نقدی سهامدار و سود انباشته را بطور جداگانه در بر گرفته است. همچنین طی سال های اخیر مدیریت ریسک نه تنها در نهاد های مالی که در اکثر شرکت های بزرگ نیز مورد توجه قرار گرفته است. مدیریت ریسک نه تنها به عنوان یک واحد نظارتی که بعنوان یک بازوی اجرائی جهت بهره مندی از فرصت ها و حذف، کنترل و یا پذیرش تهدیدات بر اساس تکنیک های استاندارد شده مورد استفاده قرار گرفته است. لذا در این تحقیق مدیریت ریسک با فرض رویکردی پویا و در قالب ارزیابی ریسک بکپارچه مورد بررسی قرار گرفت. در این مدیریت ریسک جامع چهار شاخص مزیت رقابتی، کارایی عملیاتی، اتکا پذیری و تمکین استانداردهای حساسی مورد توجه قرار گرفت. در نهایت برای الگوریتم کلونی مورچگان هشت متغیر کلیدی و در پرواز پرندگان شش متغیر کلیدی شناسایی گردیده است. لازم به ذکر است که سود انباشته در هیچ یک از دو الگوریتم به عنوان متغیر کلیدی انتخاب نگردید. نتایج تحقیق نشان داد که الگوریتم پرواز پرندگان توانایی بیشتری (خطای ۰.۰۹۲ درصد) در پیش بینی مدیریت سود تعهدی نسبت به مدل کلونی مورچگان (خطای ۰.۰۹۴ درصد) دارد. این در حالی است که مدل کلونی مورچه ها توانایی بیشتری (خطای ۰.۰۹۶ درصد) در پیش بینی مدیریت سود واقعی نسبت به مدل پرواز پرندگان (خطای ۰.۰۹۷۶ درصد) دارد. نتایج تحقیق حاضر با نتایج تحقیقات چن و همکاران (۲۰۱۵)، جانگ و همکاران (۲۰۱۵)، یاسا و همکاران (۲۰۲۰)، فریدونی و همکاران (۱۳۹۹)، قادری و همکاران (۱۳۹۷)، کاوه و همکاران (۲۰۱۷)، راثول و همکاران (۲۰۱۸) هم راستا می باشد. با توجه به نتایج اولیه پژوهش که نشان داد متغیرهای حاشیه سود ناخالص، بازده دارایی، وجه نقد عملیاتی به دارایی ها، بدهی جاری، آورده نقدی و مدیریت ریسک دارای بیشترین اهمیت در پیش بینی مدیریت سود واقعی و تعهدی می باشند. اما تغییرات سود و بدهی بلند مدت صرفا در الگوریتم کلونی مورچگان به عنوان متغیر کلیدی انتخاب گردید. به فعالان بازار سرمایه توصیه می شود در تصمیم گیری های خود پیرامون بررسی فعالیت های مرتبط با مدیریت سود از قدرت پیش بینی الگوریتم های فراابتکاری به ویژه کلونی مورچگان و پرواز پرندگان استفاده کنند. با عنایت به اینکه برنامه های مختلف هوش مصنوعی می تواند برای تشخیص و پیش بینی مدیریت سود شرکت ها مورد استفاده قرار گیرد و با توجه به رشد چشمگیر حجم داده ها و پیشرفت در قدرت محاسبات، استفاده از الگوریتم های پیچیده در دهه گذشته به میزان قابل توجهی افزایش یافته که این امر به حوزه مالی نیز سرایت داشته است. بر این اساس، مطالعات قبلی بر ایجاد روشهای محکم برای تشخیص یا پیش بینی مدیریت سود با استفاده از روشهای مبتنی بر هوش مصنوعی از جمله الگوریتم های فراابتکاری تحت نظارت و بدون نظارت متمرکز شده است. لذا جهت توسعه تحقیقات آتی در حوزه مدیریت سود پیشنهاد می گردد که از سایر روش های فراابتکاری چون الگوریتم کلونی زنبورها و رقابت استعماری استفاده گردد. همچنین تلفیق مدل ها بهینه سازی نیز در قالب مدلی ترکیبی می تواند مورد آزمون قرار گیرد. این مدل های ترکیبی میتواند شامل ترکیب روش های چون شبکه عصبی با پرواز پرندگان باشد که از شبکه عصبی جهت بهبود الگوریتم استفاده گردد.

## فهرست منابع

- ۱) بیات، علی؛ اسدی، لیدا. (۱۳۹۶). بهینه‌سازی پرتفوی سهام: سودمندی الگوریتم پرندگان و مدل مارکوویتز. *مهندسی مالی و مدیریت اوراق بهادار*، دوره ۸، شماره ۳۲، صص ۶۳-۸۵.
- ۲) چالاک، پری؛ یوسفی، مرتضی. (۱۳۹۱). پیش‌بینی مدیریت سود با استفاده از درخت تصمیم‌گیری. *مطالعات حسابداری و حسابرسی*، سال اول، شماره ۱: ۱۱۰-۱۲۳.
- ۳) حبیب‌زاده، ملیحه؛ ایزدپور، مصطفی. (۱۳۹۹). پیش‌بینی سودآوری با رویکرد شبکه عصبی و مقایسه آن با ماشین بردار پشتیبان (svm) و درخت تصمیم C5، دانش مالی تحلیل اوراق بهادار دوره ۱۳، شماره ۴۶، صص ۳۹-۵۶.
- ۴) حمیدیان، محسن؛ حبیب‌زاده، بایگی، سید جواد؛ سلمانیان، مریم؛ وقفی، سید حسام. (۱۳۹۵). پیش‌بینی ریسک سیستماتیک شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران با استفاده از الگوریتم‌های کلونی مورچه‌ها و لارس. *بررسی‌های حسابداری*، دوره ۳، شماره ۱۰، صص ۱۹-۴۰.
- ۵) ستایش، محمدحسین؛ کاظم‌نژاد، مصطفی. (۱۳۹۴). بررسی سودمندی روش‌های غیرخطی رگرسیون بردار پشتیبان و روش‌های کاهش متغیرهای پیش‌بین در پیش‌بینی بازده سهام. *فصلنامه حسابداری مالی*، دوره ۷، شماره ۲۸، صص ۱-۳۱.
- ۶) صالحی، مهدی؛ فرخی‌بیل‌رود، لاله. (۱۳۹۷). پیش‌بینی مدیریت سود با استفاده از شبکه عصبی و درخت تصمیم. *پژوهش‌های حسابداری مالی و حسابرسی*، دوره ۱۰، شماره ۳۷، صص ۱-۲۴.
- ۷) عسگری‌آلوچ، حسین؛ نیک‌بخت محمدرضا؛ کرمی، غلامرضا؛ مومنی، منصور. (۱۳۹۸). توسعه مدل بنیشت با ترکیب شبکه‌های عصبی مصنوعی و الگوریتم بهینه‌سازی حرکت تجمعی ذرات برای پیش‌بینی دستکاری سود، *بررسی‌های حسابداری و حسابرسی*، دوره ۲۶، شماره ۴، صص ۶۱۵-۶۳۸.
- ۸) فروغی، داریوش؛ فروغ‌نژاد، حیدر؛ میرزاییف منوچهر. (۱۳۹۲). پیش‌بینی سود هر سهم: ترکیب شبکه‌های عصبی مصنوعی و الگوریتم بهینه‌سازی حرکت تجمعی ذرات، دانش سرمایه‌گذاری، دوره ۲، شماره ۶، صص ۶۳-۸۲.
- ۹) فریدونی، فرشید؛ دارابی، رویا؛ انوررستمی، علی اصغر. (۱۳۹۹). کاربرد الگوریتم هوش مصنوعی در پیش‌بینی هموارسازی سود، *پژوهش‌های حسابداری مالی و حسابرسی*، دوره ۱۲، شماره ۴۵، صص ۱۰۳-۱۳۴.
- ۱۰) فغانی‌ماکرانی، خسرو، حسن صالح‌نژاد و وحید امین. (۱۳۹۵). "پیش‌بینی مدیریت سود مبتنی بر مدل جونز تعدیل شده با استفاده از مدل شبکه عصبی مصنوعی و الگوریتم ژنتیک"، *مهندسی مالی و مدیریت اوراق بهادار*، شماره ۲۸، صص ۱۱۷-۱۳۶.
- ۱۱) قادری، اقبال؛ امینی، پیمان؛ محمدی، عطاالله؛ نوروش، ایرج. (۱۳۹۷). بررسی دقت شبکه‌های عصبی مصنوعی و الگوریتم بهینه‌سازی کلونی مورچگان در پیش‌بینی مدیریت سود، *حسابداری مالی*، دوره ۱۰، شماره ۳۹، صص ۸۲-۱۱۰.

- ۱۲) قادری، اقبال؛ امینی، پیمان؛ محمدی ملقونی، عطاالله. (۱۳۹۹). بکارگیری الگو ترکیبی شبکه های عصبی مصنوعی با الگوریتم های فراکاوشی (ICA, PSO) در پیش بینی مدیریت سود، پژوهش تجربی حسابداری، دوره ۹، شماره ۳۶، صص ۲۱۳-۲۴۸.
- ۱۳) قاسمی، جمال؛ سروهف فرزاد. (۱۳۹۸). مروری بر کاربرد الگوریتم های فراابتکاری در مباحث مالی، بررسی بازرگانی، دوره ۱۷، شماره ۹۶، صص ۵۶-۷۷.
- ۱۴) قره خانی، بیتا؛ کاردان، بیتا؛ صالحی، مهدی؛ منصوری، مرتضی. (۱۳۹۶). بررسی دقت الگوریتم های خطی - تکاملی BBO و icde و الگوریتم های غیر خطی CVR و CART در پیش بینی سود. پژوهش های حسابداری مالی، دوره ۹، شماره ۳۱، صص ۹۵-۷۷.
- ۱۵) گرد، عزیز؛ وقفی، سید حسام؛ حبیب زاده بایگی، سید جواد؛ خواجه زاده، سارا. (۱۳۹۴). مقایسه دقت پیش بینی مدیریت سود با استفاده از الگوریتم های مورچگان و غذایابی باکتری، پژوهش های تجربی حسابداری، دوره ۵، شماره ۱، صص ۱۸۱-۲۰۳.
- نقدی، سجاد؛ عرب مازار یزدی، محمد. (۱۳۹۶). ترکیب شبکه عصبی، الگوریتم ژنتیک و الگوریتم تجمع ذرات در پیش بینی سود هر سهم، دانش حسابداری، دوره ۸، شماره ۳، صص ۷-۳۴.
- ۱۶) ولی زاده لاریجانی، اعظم، رحمانی، علی؛ ساده، شقایق. (۱۳۹۷). رابطه بین افشای گزارش کنترل های داخلی، هزینه های نمایندگی و مدیریت سود، دانش حسابداری و حسابرسی مدیریت، سال ۷ شماره ۲۵، صص ۲۹-۴۰.

- 17) Abdurrahman, A, Supto, J., Lubna, L. (2019). Intellectual Capital, Prediction Model of Earning Management Actions, and Efficiency Ratios on the Performance of Service Sector Companies in Indonesia, Annual International Conference on Accounting Research (AICAR 2019).
- 18) Almasri, B. (2021). The role of enterprise risk management on disclosure transparency in the international financial reporting standards period, Accounting, 7, pp 1241-1250. DOI:10.5267/j.ac.2021.4.016.
- 19) Chang B, Kuo C, Wu CH, Tzeng GH. (2015). Using Fuzzy Analytic Network Process to assess the risks in enterprise resource planning system implementation. Applied Soft Computing Journal. 2015; 28:196-207.
- 20) Chen, W. (2015). Artificial bee colony algorithm for constrained possibilistic portfolio optimization problem. Physica A: Statistical Mechanics and its Applications, 429, 125-139
- 21) David, V., Eric, S. (2021). Can earnings management information improve bankruptcy prediction models? Annals of Operations Research, DOI:10.1007/s10479-021-04183-0
- 22) Fu-Hsiang Chen, Der-Jang Chi, Yi-Cheng Wang, (2015), "Detecting Biotechnology Industry's Earnings Management Using Bayesian Network, Principal Component Analysis, Back Propagation Neural Network, and Decision Tree", Economic Modelling, Vol. 46, Issue null, PP. 1-10.
- 23) Jaspersen, J, G., Richter, A., Zoller, S, (2021). Predicting Earnings Management from Qualitative Disclosures (January 1, 2021). Munich Risk and Insurance Center Working Paper 40, Available at SSRN: <https://ssrn.com/abstract=3732203> or <http://dx.doi.org/10.2139/ssrn.3732203>

- 24) Kaveh, M., DucBui, M., Rutschman, P.(2017). A comparat ve tudy of three different learning algorithms applied to ANFIS for predicting daily suspended me t co ce trat o al", ter at o al journal of sediment research.
- 25) Najari, M. , Hazrati, A. , Rezaie, P. , Habibzadeh Baygi, J. (2014). Forecasting of Earning Management by Support Vector Machine: Case Study in Tehran Exchange Stock. Middle-East Journal of Scientific Research19 (7): 1007- 1017.
- 26) Qingling, T., C. Huifa, and L. Zhijun. (2016). How to measure country level financial reporting quality? *Journal Financial Reportting and Accounting* 14(2): 230-265.
- 27) Rahul, K., Seth, N., Dinesh Kumar, U. (2018). Spotting Earnings Manipulation: Using Machine Learning for Financial Fraud Detection. In: Bramer M., Petridis M. (Eds) *Artificial Intelligence XXXV. SGAI. Lecture Notes in Computer Science, Springer, 343-356.*
- 28) Rezky, U , Hermanto, S, Ferry, S.(2020). The Analysis of Bankruptcy Prediction Model with Adjustment of Earning Management on Textile and Garment Sub-Sector in Indonesia Stock Exchange, *International Journal of Research and Review*.7(1).E-ISSN: 2349-9788; P-ISSN: 2454-2237.
- 29) Setayesh M, kazemnezhad M. (2016). *The Usefulness of Support Vector Regression and Variables Reduction Methods in Stock Return Prediction. quarterly financial accounting journal.*; 7 (28) :1-33(in

هاگلاند<sup>۱</sup> (۲۰۱۲) ، گودون(۲۰۰۴) و حاجیها ۱۳۹۱ و تسای و چیو، ۲۰۰۹ حذف و ۶ منبع ولی زاده ، ۱۳۹۷، دویود و اریک، ۲۰۲۱، عبدالرحمان، ۲۰۱۹، المصری، ۲۰۲۱، جاسپنین ۲۰۲۱ و رزکی ۲۰۲۰ اضافه شد.

<sup>1</sup>Hoglund



## **Provide a Earnings Management forecasting model using ant colony and particle swarm algorithm algorithms**

**Vahid Yousefi**

Department of Accounting and Finance, Qeshm Branch, Islamic Azad University, Qeshm, Iran

**Hamidreza Kordlouie**

Associated Professor, Finance department, Islamshahr Branch, Islamic Azad University, ISlamshahr, Iran.  
hamidreza.kordlouie@gmail.com

**Faegh Ahmadi**

Assistant Professor, Department of Accounting and Finance, Qeshm Branch, Islamic Azad University, Qeshm, Iran.  
faeghahmadi@gmail.com

**Khanmohammadi Mohammadhamed**

Associated Professor, Department of Accounting, Damavand branch, Islamic Azad University, Damavand, Iran.  
Dr.khanmohammadi@yahoo.com

**Nader Dashti**

Assistant professor, Energy Economics and Management Department, Petroleum University of technology,  
Tehran, Iran.  
dashti\_n@put.ac.ir

### **Abstract**

This study aims to use two ant colony algorithm and particle swarm algorithm to predict earning management and determine which algorithm has more explanatory power. To achieve the research goal, 163 companies have been selected by systematic elimination method in the period 2013-2019. The data are panel and thirteen variables have been considered to examine the models. Finally, eight variables have been identified as effective and tests have been performed using Python software. The results show that earnings management can be predicted with more than 97% accuracy by both algorithms, but the ability to predict the particle swarm model in accrual earnings management is higher, however ant colony algorithm has more power in predicting real earnings management.

**Keywords:** Accrual Earnings Management, Ant colony algorithm, particle swarm algorithm, Real earnings management

