

## Application of Artificial Neural Network Hybrid Models with Metaheuristic Algorithms (PSO, ICA) in Earnings Management Forecast Eghbal Ghaderi<sup>1</sup>, Peyman Amini<sup>2</sup>, Ataullah Mohammadi Mlqyny<sup>3</sup>

Received : 2018/02/09

Approved: 2018/05/16

Research Paper

### Abstract

Metaheuristic approaches are inspired mainly based on the order and rules of natural organisms. Today, these approaches have been widely used in various branches. According to the importance of forecasting, understanding the methods of earnings management forecast can provide useful information for the stakeholders. The variety of factors obtained due to the results of linear patterns used for measuring earnings management has caused investors to hesitate the reported earnings quality. Therefore, the purpose of this research is to provide an optimal template for earnings management forecast. In the first step, the origin linear model is optimized using the pattern of neural networks then Particle Swarm Optimization and Imperialist Competitive Algorithms are used to optimize the pattern more. The sample consists of 620 firms listed in Tehran Stock Exchange during the years 2010 to 2015. The results indicate usefulness and positive impact of panel data methods on the performance of earnings management forecast. The findings also show a significant difference between usefulness of the linear and nonlinear methods. In other words, using algorithms in earnings management forecast, the prediction accuracy increases with the elimination of inefficient variables. In addition, findings indicate a better and more suitable performance of Imperialist Competitive Algorithm than other patterns in the efficiency of the management variables with accuracy (95/8%).

**Keywords:** Particle Swarm Optimization, Imperialist Competitive Algorithm, Artificial neural network, Earnings Management.

**JEL Classification:** C12,M41.

DOI:10.22051/jera.2018.19246.1952

<sup>1</sup> Ph.D.Student in Accounting, Department of Accounting, Sanandaj Branch, Islamic Azad University, Sanandaj, Iran (qaderieqbal@gmail.com)

<sup>2</sup> Assistant Prof. , Department of Accounting, University of Kurdistan, Sanandaj, Iran (P.Amini@uok.ac.ir)

<sup>3</sup> Assistant Prof. , Department of Accounting, Sanandaj Branch, Islamic Azad University, Sanandaj, Iran(ata.mm@iausdj.ac.ir)

<https://jera.alzahra.ac.ir>

## بکارگیری الگو ترکیبی شبکه‌های عصبی مصنوعی با الگوریتم‌های فراکاوشی (ICA, PSO) در پیش‌بینی

### مدیریت سود

اقبال قادری\*، پیمان امینی\*\*، عطاءالله محمدی ملقرنی\*\*\*

تاریخ دریافت: ۹۶/۱۱/۲۰

تاریخ پذیرش: ۹۷/۰۲/۲۶

مقاله پژوهشی

### چکیده

رویکردهای فراکاوشی عمدتاً بر اساس نظم و قواعد موجود در ارگانیزم‌های طبیعی الهام گرفته‌اند. این رویکردها امروزه کاربرد بسیاری در شاخه‌های مختلف پیدا کرده است. با توجه به اهمیت پیش‌بینی، شناخت روش‌ها در پیش‌بینی مدیریت سود می‌تواند اطلاعات مفیدی را برای ذینفعان فراهم آورد. تنوع عوامل بدست آمده ناشی از نتایج الگوهای خطی برای سنجش مدیریت سود موجب شده است سرمایه‌گذاران نسبت به کیفیت سود گزارش شده تردید نمایند. بنابراین هدف از این پژوهش ارائه الگوی بهینه‌تر برای پیش‌بینی مدیریت سود است. در مرحله نخست با استفاده از الگوی شبکه‌های عصبی الگوی اولیه خطی را بهینه نموده، سپس از الگوریتم‌های ازدحام ذرات و رقابت استعماری برای بهینه‌تر نمودن الگو استفاده گردید. از این رویافتهای تجربی مربوط به بررسی ۶۲۰ مشاهده (سال - شرکت) پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران در بازه زمانی ۱۳۹۰ الی ۱۳۹۵ حاکی از سودمندی و تأثیر مثبت در روش‌های ترکیبی بر عملکرد پیش‌بینی مدیریت سود و همچنین وجود تفاوت معنادار بین میزان سودمندی روش‌های خطی و غیرخطی است. به عبارتی در صورت استفاده از الگوریتم‌ها در پیش‌بینی مدیریت سود دقت پیش‌بینی با حذف متغیرهای ناکارآمد افزایش می‌یابد. افزون بر این یافته‌های پژوهش حاکی از عملکرد بهتر و مناسب الگوریتم رقابت استعماری نسبت به سایر الگوها در کارآمدی متغیرهای گروه مدیریتی با دقت (۹۵٪/۸) است.

**واژه‌های کلیدی:** الگوریتم ازدحام ذرات، الگوریتم رقابت استعماری، شبکه‌های عصبی، مدیریت سود.

طبقه‌بندی موضوعی: C12, M41

10.22051/jera.2018.19246.1952:DOI

\* دانشجوی دکتری حسابداری، گروه حسابداری، دانشگاه آزاد اسلامی واحد سنندج، ایران (qaderieqbal@gmail.com)

\*\* استادیار حسابداری، گروه حسابداری، دانشگاه کردستان، سنندج، ایران، (نویسنده مسئول)، (P.Amini@uok.ac.ir)

\*\*\* استادیار حسابداری، گروه حسابداری، دانشگاه آزاد اسلامی واحد سنندج، ایران، (ata.mm@iausdj.ac.ir)

<https://jera.alzahra.ac.ir>

## مقدمه

تفاوت در کیفیت گزارشگری مالی در سطح بنگاه اقتصادی با انگیزه مدیریت در ارتباط است.

مدیریت قضاوت خود را در ارتباط گزارش سود با سازماندهی رویدادها به منظور تغییر گزارش های مالی به کار می‌گیرد (گاینور، ۲۰۱۶). به عقیده مک نیکولز و استبن (۲۰۰۸) مدیران اغلب به منظور گمراه کردن سهام‌داران نسبت به عملکرد اقتصادی واقعی شرکت، سود را مدیریت می‌کنند. این مدیریت سود که از طریق دستکاری ارقام حسابداری یا دستکاری فعالیت‌های واقعی انجام می‌شود، دقت و صحت پیام رسانی را کاهش می‌دهد، ریسک و بی‌اطمینانی افراد برون سازمانی را افزایش می‌دهد و همچنین احتمالاً به عدم تقارن اطلاعاتی و کاهش کارایی سرمایه‌گذاری منجر می‌شود (موسوی و همکاران، ۱۳۹۵).

همچنین مدیران در مواقع مختلف با توجه به انگیزه‌ها، معیارهای مالی، وضعیت اقتصادی شرکت و در نظر گرفتن معیار هزینه و منفعت ناشی از ارائه افشا اطلاعات، سطوح مختلفی از افشا را فراهم می‌آورند تا بتوانند به اهداف و انگیزه‌های خود دست یابند (سرلک، ۱۳۹۴).

چانگ و همکاران (۲۰۰۵) توسعه مدل پیش‌بینی برای مدیریت سود برای حساب‌برسان به منظور شناسایی درجه دستکاری در صورت‌های مالی مفید دانسته و از نظر حبیب زاده (۱۳۸۹) پیش‌بینی دقیق به موقع مدیریت سود بهبود تصمیم‌گیری استفاده‌کنندگان از گزارش‌های حسابداری می‌شود (گرد و همکاران، ۱۳۹۴). بنابراین دانش از کیفیت گزارشگری مالی و پیش‌بینی آن برای جامعه سرمایه‌گذار که نیاز به آگاهی و ارزیابی از اندازه کافی ریسک سرمایه‌گذاری دارند مفید خواهد بود (کونگلینک و همکاران، ۲۰۱۶). دفوند (۲۰۱۴) به این نتیجه رسید که اطلاعات حسابداری بایستی ارائه‌ی بیش به موقعیت اقتصادی شرکت و تغییر در موقعیت آن را به طور منصفانه نشان دهد این امر ما را به انگیزه‌ای به منظور توسعه یک روش برای اندازه‌گیری کیفیت اطلاعات حسابداری در سطح بازارهای سرمایه مختلف ترغیب می‌کند (گاینور، ۲۰۱۶). برای پیش‌بینی مدیریت سود می‌توان از مدل‌های مختلفی استفاده نمود. الگوهای خطی متنوع نظیر الگوهای آریما جزء اولین الگوهای آماری بودند که پژوهشگران مختلف نظیر فاستر (۱۹۹۷) و کوهن (۲۰۰۴) در پیش‌بینی سود از آن‌ها بهره می‌بردند، اما به اعتقاد برخی پژوهشگران مختلف نظیر تسای (۲۰۰۹) الگوی خطی عملکرد رضایت بخش در

پیش‌بینی سود را نداشته است (نقدی، ۱۳۹۶). یک عیب مهم مدل‌های خطی این است که هیچ شاخص مستقیمی مبنی بر این که داده‌ها در حالت خطی به بهترین صورت نشان داده شوند را ارائه نمی‌کند. لذا با توجه به ماهیت علوم اجتماعی در بسیاری از حالت‌ها تحلیل آماری خطی نامناسب است. استفاده از مدل‌های خطی مستلزم از پیش مشخص کردن مدل پایه است این کار باعث حل آسان‌تر مساله ولیکن نیازمند حدس‌های زیاد است (ستایش و کاظم نژاد، ۱۳۹۴).

مدل رگرسیونی الگوهای فراهم می‌آورند که می‌توان بر پایه‌ی آن‌ها ارتباط بین مجموعه‌ای از متغیرها را بررسی کرد این متغیرها شامل متغیرهای مستقل (پیش‌بین) و وابسته (پاسخ) هستند در این مدل‌ها بر پایه‌ی مشاهده‌ها مربوط به متغیر مستقل و وابسته، تابعی به منظور پیش‌بینی و کنترل متغیر وابسته بنا می‌کنیم. در رگرسیون معمولی فرض می‌شود که متغیرهای مورد مطالعه متغیرهای دقیق هستند و مشاهده‌ها مربوط به متغیر وابسته و مقداری که از طریق مدل حاصل می‌شود و کلاً خطای مدل، به خطاهای تصادفی مربوط به مشاهده‌ها و اندازه‌گیری‌ها، عدم حضور برخی از متغیرها و .... نسبت داده می‌شود. 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 مدل انجام داد. اما بسیاری اوقات ممکن است یک یا چند فرض از فرض‌های بالا برقرار نباشد یا اینکه نتوان از درستی بعضی فرض‌ها اطمینان حاصل کرد. مسلماً این مدل‌های رایج اعتبار و کارایی لازم ندارند. در این موارد باید شیوه‌های جدیدی را جایگزین شیوه‌های کلاسیک نمود. یکی از روش‌های جایگزین، داده‌کاوی با استفاده از الگوریتم‌های هوشمند فراکاوشی است (حمیدیان و همکاران، ۱۳۹۵).

تکنولوژی داده‌کاوی شبکه عصبی قادر به ایجاد مدل‌های پیش‌بینی است. اعتقاد بر این است که شبکه عصبی با مزایای متعدد همچون مقیاس عددی، عدم نیاز به مفروضات داده ورودی، نوعی تکنیک داده‌کاوی و فاقد مدل تخمینی زننده به عنوان ابزار مناسب جهت پیش‌بینی عملکرد مالی است (حجازی و همکاران، ۱۳۹۱). از دیگر مزایای مهم شبکه‌های عصبی مصنوعی، غیر خطی بودن و تطابق پذیری آن‌هاست در حالی که بیشتر تکنیک‌های سنتی (گرسیون) از آن بی‌بهره‌اند (کردستانی و همکاران، ۱۳۹۲).

در اغلب پژوهش‌های انجام شده در بورس اوراق بهادار تهران از روش‌های خطی برای پیش‌بینی مدیریت سود استفاده شده است در چند پژوهش نیز از روش‌های غیرخطی مانند شبکه عصبی، ماشین بردار و الگوریتم‌ها استفاده شده است که یافته‌های این پژوهش‌ها حاکی از عملکرد بهتر این روش‌ها نسبت به روش خطی است (گرد، ۱۳۹۴؛ ستایش، ۱۳۹۴؛ فغانی، ۱۳۹۵؛ حجازی، ۱۳۹۵؛ نجاری، ۲۰۱۴). علی‌رغم عملکرد بهتر روش‌های غیرخطی، در ادبیات گذشته پیش‌بینی مدیریت سود کمتر به مرحله انتخاب متغیرهای پیش‌بین قبل از انجام پیش‌بینی مورد بررسی قرار گرفته است.

انتخاب متغیرها و استخراج متغیرهای پیش‌بین و روش‌های آن، نسبت به انتخاب الگو پیش‌بینی، تأثیر بیشتری بر عملکرد پیش‌بینی دارد (تسای، ۲۰۰۹). در این پژوهش ابتدا نسبت به انتخاب متغیرهای پیش‌بین اقدام و سپس با الگو سازی بر اساس متغیرهای منتخب، نسبت به ارتقای الگو پرداخته شد.

با توجه به مطالب مطرح شده، مسئله روش‌شناسایی متغیرهای موثر بر مدیریت سود از اهمیت شایانی برخوردار است و تاکنون روش‌های فراکاوشی متنوعی به منظور پیش‌بینی مدیریت سود معرفی و نتایج حاصل از آن ارائه شده است سوال اصلی اینجاست که الگوهای ترکیبی هوشمند توانایی شناسایی عوامل موثر در پیش‌بینی کنندگی مدیریت سود را دارد؟ لذا با توجه به اهمیت موضوع بهینه‌سازی متغیرهای موثر بر مدیریت سود و سوالی که مطرح گردید هدف این پژوهش بهینه‌سازی متغیرهای موثر بر مدیریت سود با استفاده از روش ترکیبی هوشمند شبکه عصبی و الگوریتم‌های فراکاوشی با نگاهی به پژوهش‌های انجام پذیرفته با سایر تکنیک‌ها می‌باشد. این پژوهش تعیین می‌کند که برای شناسایی مدیریت سود چه متغیرهای و به چه میزان اهمیت مشارکت دارند.

## مبانی نظری و پیشینه پژوهش

### مدیریت سود

مدیریت سود حالتی است که در آن مدیران واحدهای تجاری، سود را مطابق با میل خود، نه مطابق محتوای اقتصادی فعالیت‌های واحد تجاری گزارش می‌کنند. هدف از مدیریت سود نشان دادن کیفیت سود به صورت منطقی است که بتواند انتظارات سهام‌داران و ارائه‌کنندگان

آن را برآورد کند (فرانسیس، ۲۰۰۸). زمانی که مدیریت اقدام به دستکاری سود می‌کند کیفیت سود حسابداری کاهش می‌یابد زیرا اقلام تعهدی افزایش یافته و سود بر جریان‌های نقدی فزونی می‌یابد و هرچه فاصله سود و جریان‌های نقدی افزایش یابد از کیفیت سود کاسته می‌شود (کردستانی و تاتلی، ۱۳۹۳).

سود حسابداری به دو بخش نقدی و تعهدی قابل تقسیم است. بنابراین مدیریت برای انجام عمل هموار سازی و یکنواخت کردن سود طی دوره‌ها می‌تواند از هر دو بخش نقدی یا بخش تعهدی سود استفاده کند لیکن بخش نقدی سود به سبب این که با دریافت و پرداخت همراه است امکان دست‌کاری آن توسط مدیریت به راحتی وجود ندارد مگر این که وجه نقد مربوط به درآمدها یا هزینه‌ها را آگاهانه و عمدتاً معوق کرده یا به جلو اندازد. مطالعات انجام شده نشان داده‌اند که مدیریت سود عموماً از طریق اقلام تعهدی صورت می‌پذیرد و هر چه اقلام تعهدی در سود بیشتر باشد، زمینه مساعدتری جهت اعمال مدیریت سود فراهم می‌آید (کاردان، ۱۳۹۶). مدل‌های زیادی تعهدات را تعهدات اختیاری و تعهدات غیر اختیاری تقسیم می‌کنند اقلام تعهدی اختیاری تخمین زده شده توسط مدل‌های هیلی (۱۹۸۵)، دی آنجلو (۱۹۸۶)، جونز (۱۹۹۱)، تعدیل شده جونز (۱۹۹۶) ارائه شده است. مسئله مهم در بکارگیری مدل‌های تخمین اختیاری این است که مدیریت سود به طور مستقیم قابل اندازه‌گیری نمی‌باشد به این معنا که با جدا سازی فعالیت‌های مدیریت سود از فعالیت‌های عادی شرکت لطمه وارد نگردد (هاگلاند، ۲۰۱۲). بنابراین ارزیابی عملکرد مدل‌های خطی در تخمین اقلام تعهدی اختیاری می‌تواند با مشکل همراه شود. یک دلیل عملکرد ضعیف مدل‌های پیشین آن است که از رویکرد خطی برای مدل سازی فرآیند تخمین اقلام تعهدی استفاده می‌شود که به عملکرد مدل‌ها در چندین پژوهش خدشه وارد شده است و نشان می‌دهد که فرآیند تخمین اقلام تعهدی در واقع خطی نیست (فغانی و همکاران، ۱۳۹۵). با مشخص شدن معایب روش آماری خطی (از قبیل ماهیت خطی، بستگی به توزیع آماری و از پیش مشخص کردن مدل) و مزایای روش‌های هوش مصنوعی در سال‌های اخیر پژوهش‌گران به دنبال این بوده‌اند که دقت پیش بینی الگوهای آماری را افزایش دهند از این رو برخی از پژوهشگران (فوهسانگ چن، ۲۰۱۵؛ نجاری، ۲۰۱۴؛ ستایش، ۲۰۱۲؛ تسای، ۲۰۰۹) راهکارهای جدیدی را ارائه داده‌اند.

### روش‌های هوشمند ترکیبی

یکی از کاربردی‌ترین روش‌ها در مدل‌سازی و پیش‌بینی، شبکه‌های عصبی مصنوعی است که کاربردهای زیادی در حوزه‌ی امور مالی دارد. شبکه‌های عصبی مصنوعی، سیستم‌های با قدرت انجام عملیاتی مانند سیستم‌های طبیعی عصبی هستند و به عبارت بهتر می‌توانند ویژگی‌هایی شبیه به مغز انسان را تقلید کنند. یک شبکه عصبی از نرون‌های مصنوعی تشکیل شده است. شبکه عصبی مصنوعی نیز شامل مجموعه‌ای از نرون‌های متصل به هم است که هر مجموعه از این نرون‌ها یک لایه گفته می‌شود (مک کالاج و پینز، ۱۹۴۳). در واقع این نرون‌های مصنوعی هستند که به جهت حل مسائل پیچیده آموزش داده می‌شوند تا بیشترین موفقیت را کسب نمایند.

یکی از سیستم‌های مکمل هوش مصنوعی جهت انتخاب بهترین اطلاعات برای انجام پیش‌بینی در شرایط پیچیده و غیرخطی، روش‌های هوشمند ترکیبی، شبکه‌های عصبی مصنوعی و الگوریتم‌های فراکاوشی می‌باشد. برای بهبود عملکرد شبکه‌های عصبی، در پژوهش‌های مختلف از دوره کار استفاده شده است. برخی پژوهشگران نظیر (کاردان، ۱۳۹۶؛ گرد، ۱۳۹۴) از الگوریتم‌های فراکاوشی مبتنی بر جمعیت همانند الگوریتم ژنتیک در انتخاب بهترین ورودی‌های موثر الگو در پیش‌بینی متغیرهای مالی استفاده کرده‌اند. در حالی که برخی دیگر از پژوهشگران (نقدی، ۱۳۹۶؛ حجازی، ۱۳۹۱) از الگوریتم‌های مذکور در ایجاد بهترین معماری ساختار شبکه عصبی مصنوعی بهره برده‌اند. در این پژوهش سعی بر این است تا از مزیت دوم الگوریتم فراکاوشی در بهینه‌سازی عوامل موثر بر مدیریت سود استفاده گردد. لذا در گام اول این پژوهش سعی کرده‌اند با معرفی و ایجاد الگوی خطی، متغیرهای با اهمیت در پیش‌بینی مدیریت سود شناسایی و جهت کشف آثار و روابط غیرخطی، متغیرهای تأثیرگذار را وارد الگو پیش‌بین غیرخطی کرده سپس دقت الگوها را باهم مقایسه می‌نماییم.

**نگاره (۱): معرفی شبکه عصبی مصنوعی و الگوریتم فراکاوشی (PSO, ICA)**

نام	عملگر یا رفتار گروهی	محل انتشار	الهام گرفته شده از
شبکه عصبی مصنوعی Artificial Neural Networks (ANN)	بهبود رفتار و عملکرد با استفاده از تجربیات گذشته و محیط	Bulletin Math (1943)	مغز انسان
الگوریتم دسته ذرات Particle Swarm Optimization (PSO)	حرکت به سمت بهترین تجربه شخصی و بهترین تجربه کسب شده توسط کل دسته تاکنون	International Conference on Neural Networks (1995)	پرواز گروهی پرندگان
الگوریتم رقابت استعماری Imperialist Competitive Algorithm (ICA)	حرکت به سمت گروهی از بهترین جواب‌ها	IEEE Congress on Evolutionary Computation (2007)	رفتار کشورهای قدرتمند در توسعه نفوذ و قدرت
<p>شبکه‌های عصبی مصنوعی در سال ۱۹۴۳ میلادی توسط مک کالاج و پیتر معرفی شدند. شبکه‌های عصبی مصنوعی از تعداد زیادی نرون‌های مصنوعی تشکیل شده‌اند. نرون مصنوعی یک مدل الکترونیکی ساده از یک نرون بیولوژیکی می‌باشد. تعداد نرون‌هایی که در یک شبکه عصبی مصنوعی مورد استفاده قرار می‌گیرد به کاری که باید انجام شود، بستگی دارد. مطالعات نشان داده که یک شبکه عصبی با حداکثر دو لایه پنهان و نرون‌های کافی قادر به حل پیچیده ترین مسائل است. نحوه عملکرد شبکه‌های عصبی مصنوعی به این صورت است که ابتدا به هر متغیر ورودی یک وزن دلخواه در بازه (۰، ۱) تعلق می‌گیرد. سپس این وزن در مقدار ورودی ضرب شده و مجموع این مقادیر به نرون‌های واقع در لایه پنهان رسیده و با یک مقدار به نام بایاس که در واقع وزن نرون می‌باشد و معمولاً مقدار آن برابر با یک است، جمع شده و در نرون یک تابع انتقال (پله ای، خطی یا سیگموئیدی) روی آن اثر می‌کند. به این مقدار مجدداً وزن اختصاص داده شده و به نرون بعدی (در لایه پنهان بعدی یا لایه خروجی) منتقل می‌شود و به این ترتیب مقادیر بدست آمده از همه نرون‌های لایه پنهان جمع می‌شوند و یک دوره آموزشی کامل شده و مقادیر خروجی بدست آمده با مقادیر واقعی اندازه گیری شده مقایسه می‌شود و از اختلاف آن‌ها میانگین مربعات خطا محاسبه شده مقایسه می‌شود و از اختلافات آن‌ها میانگین مربعات خطا محاسبه شده و این خطا با یک الگوریتم پس انتشار در مسیر برگشت تعدیل می‌گردد. مقادیر وزن‌ها اصلاح شده و مجدداً یک دوره آموزشی دیگر شروع می‌شود. این فرآیند تا زمانی که معیار توقف شبکه (تعداد دوره‌های آموزشی تعریف شده یا میزان خطای مورد نظر) ارضا شود، تکرار می‌گردد. به این ترتیب شبکه آموزش یافته و با تعداد دیگری از داده‌ها که خروجی آنها به شبکه داده نمی‌شود آزمایش می‌شود و با مقایسه نتایج بدست آمده از شبکه و نتایج واقعی اندازه گیری شده، عملکرد شبکه مورد سنجش قرار می‌گیرد (پلتن، ۲۰۰۲).</p>			
<p>الگوریتم دسته ذرات از پرواز گروهی پرندگان الهام گرفته شده است هر پرنده یا ذره در گروه از یک رفتار بسیار ساده پیروی می‌کند، تکرار و تقلید تجربه موفقیت آمیز پرندگان همسایه. مدل سازی این اصل ساده منجر به ایجاد یکی از ساده ترین و در عین حال پر کاربردترین الگوریتم‌های فراکاوشی شده است. در این الگوریتم برای جستجوی جواب بهینه از روش برداری استفاده شده است. این الگوریتم برای جستجوی بهترین راه حل‌های جهانی با استفاده از یک جمعیت از ذره‌ها طراحی شده است و در مرحله به مرحله به روز رسانی می‌شود. هر ذره نشان دهنده یک راه حل بالقوه در فضای جستجو می‌باشد که تنظیم موقعیت و سرعت خود را با توجه به بهترین تجربه یا موقعیت خود و بهترین تجربه یا موقعیت که تاکنون توسط همه ذرات به دست آمده مشخص می‌کند (کندی، ۱۹۹۵).</p>			
<p>الگوریتم رقابت استعماری رفتار کشورهای قدرتمند در توسعه‌ی حوزهی قدرت خود و به خدمت در آوردن تعداد مستعمره‌های بیشتر مدل سازی شده است. هر امپراطوری متناسب با قدرت نسبی خود نسبت به دیگر امپراطوری (تابع هدف در مساله بهینه سازی)، صاحب مستعمره می‌گردد. امپراطوری ممکن است دچار فروپاشی شود یا مستعمره‌ی خود را از دست بدهد هر امپراطوری ای که نتواند بر قدرت خود بیفزاید و قدرت رقابت خود را از دست بدهد، در جریان رقابت‌های امپریالیستی، حذف خواهد شد. این حذف شدن، به صورت تدریجی صورت می‌پذیرد. بدین معنی که به مرور زمان، امپراطوری‌های ضعیف، مستعمرات خود را از دست داده و امپراطوری‌های قوی تر، این مستعمرات را تصاحب کرده و بر قدرت خویش می‌افزایند. برای مدل کردن این واقعیت، فرض می‌کنیم که امپراطوری در حال حذف، ضعیف ترین امپراطوری موجود است. بدین ترتیب، در تکرار الگوریتم، یکی یا چند تا از ضعیف ترین مستعمرات ضعیف ترین امپراطوری را برداشته و برای تصاحب این مستعمرات، رقابتی را میان کلیه امپراطوری‌ها ایجاد می‌کنیم. مستعمرات مذکور، لزوماً توسط قوی ترین امپراطوری، تصاحب نخواهند شد، بلکه امپراطوری‌های قوی تر، احتمال تصاحب بیشتری دارند (آتشپز، ۲۰۰۷).</p>			



## پیشینه پژوهش

اغلب پژوهش‌های اولیه در زمینه پیش‌بینی مدیریت سود با استفاده از روش رگرسیون انجام شده است. پژوهش‌های دی‌چو وی‌چو (۲۰۰۲)، کوهن (۲۰۰۴)، چن (۲۰۰۸)، فرانسیس (۲۰۰۸)، کوین‌گیلینگ (۲۰۱۶)، نیکومرام (۱۳۸۸)، ولی عیار (۱۳۹۵) به بررسی عوامل موثر بر مدیریت سود پرداختند. نتایج حاکی از آن است که متغیرهای متنوعی از جمله ویژگی‌های مالی مانند سودآوری، بازده دارایی‌ها و سرمایه، نسبت وجه نقد بر دارایی‌ها، نسبت رشد، و... متغیرهای شرکتی مانند اندازه و سن شرکت، رتبه نقد شوندگی و... متغیرهای مدیریتی مانند سهام‌داران عمده، به موقع بودن گزارش‌های مالی و... ویژگی‌های حسابرسی مانند نوع گزارش حسابرسی، اندازه و دوره تصدی حسابرس و... را به عنوان عوامل موثر بر مدیریت سود معرفی نمودند. این موضوع جز موارد با اهمیت پژوهشگران در مباحث بازار سرمایه است. پیش‌بینی مدیریت سود با استفاده از هوش مصنوعی، الگوریتم‌های فراکاوشی جز روش‌های نوین است که برخی از پژوهش‌های خطی و تعداد محدود پژوهش‌های غیرخطی ارائه می‌گردد.

سالو و ایوب (۲۰۱۶)، نقش کیفیت حسابرسی، مکانیزم حاکمیت شرکتی بر مدیریت سود را بررسی نمودند. نتایج نشان داد که شاخص کیفیت گزارشگری مالی یعنی مدیریت سود با کیفیت حسابرسی رابطه مثبت معناداری دارد یعنی با کاهش کیفیت حسابرسی کیفیت سود کاهش می‌یابد همچنین منجر به کاهش سرمایه‌گذاری سهام‌داران در شرکت می‌شود.

کوین‌گیلینگ و همکاران (۲۰۱۶) در پژوهشی با عنوان چگونگی ارزیابی مدیریت سود در سطح کشورهای مختلف، نشان داد اندازه شرکت، اهرم مالی، سودآوری و رشد شرکت، به طور بالقوه به مدیریت سود مربوط می‌باشد. اندازه شرکت به دلیل نظارت عمومی، بررسی تحلیل‌گران و پوشش رسانه‌ها به عنوان یک معیار بسیار موثر و ویژه بر کیفیت سود است.

فوه‌سانگ چن و همکاران (۲۰۱۵) در پژوهشی با عنوان تشخیص مدیریت سود صنعت بیو تکنولوژی با استفاده از شبکه‌های بایس، تجزیه و تحلیل مولف‌های اصلی، شبکه عصبی پس از انتشار و درخت تصمیم، نشان داد که ترکیب روش غربالگری شبکه بایس با درخت تصمیم گیری بهترین عملکرد را با نرخ دقت ۹۸/۵۱٪ در تشخیص مدیریت سود نشان می‌دهد.

نجاری و همکاران (۲۰۱۴) اقدام به پیش‌بینی مدیریت سود با استفاده از الگوریتم ماشین بردار پشتیبان نمودند. نتایج تحقیق بیانگر آن است که الگوریتم مذکور توانایی مناسبی جهت پیش‌بینی مدیریت سود را دارد.

هنریک هاگلاند (۲۰۱۲) در پژوهش به بررسی پیش‌بینی مدیریت سود استفاده از مدل‌های خطی و مدل‌های غیرخطی، به این نتیجه دست یافت که مدل‌های شبکه عصبی مصنوعی از توان بالاتری در تعیین مدیریت سود نسبت به مدل‌های خطی برخوردار است.

تسای و چو (۲۰۰۹) برتری مدل‌های مبتنی یادگیری ماشین را نسبت به توانایی مدل‌های ریاضی مبتنی بر رگرسیون خطی را در کشف مدیریت سود را با استفاده از یازده متغیر و اطلاعات فصلی در این مدل دسته‌بندی، داده‌ها توانست مدیریت سود را با دقت ۸۱٪ پیش‌بینی نماید.

کوهن (۲۰۰۶) با استفاده از متغیرهای رقابت در بازار، حاشیه سود، اندازه شرکت، سرمایه بر بودن فعالیت، چرخه عملیات و پیچیدگی فعالیت نسبت به ارائه الگوی مناسب جهت تعیین عوامل موثر بر مدیریت سود پرداخت که در این رابطه عامل حاشیه سود، با رابطه مثبت، و عوامل رقابت در بازار، اندازه، سرمایه بر بودن و پیچیدگی فعالیت با مدیریت سود رابطه منفی را بدست آورد.

کاردان و همکاران (۱۳۹۶) با بررسی دقت الگوریتم خطی - تکاملی BBO و ICDE و الگوریتم‌های غیرخطی SVR و CART در پیش‌بینی مدیریت سود نشان داد که به طور کلی الگوریتم‌های غیرخطی از دقت بیشتری نسبت به الگوریتم‌های خطی برخوردار بوده و الگوریتم رگرسیون پشتیبان، مدیریت سود را بهتر از سایر الگوریتم‌ها پیش‌بینی می‌کند. همچنین الگوریتم خطی در پیش‌بینی سود نتایج تقریباً مشابهی را از خود نشان داد.

نتایج پژوهش ولی‌علی‌ار و همکاران (۱۳۹۴) حاکی از وجود رابطه مستقیم و معناداری بین کیفیت سود و محافظه‌کاری می‌باشد. به عبارت دیگر مکانیزم محافظه‌کاری با کنترل فرصت‌های دست‌کاری سود توسط مدیریت باعث افزایش کیفیت سود می‌شود.

گرد عزیز و همکاران (۱۳۹۴) با استفاده از الگوریتم‌های مورچگان و غذایابی باکتری اقدام به پیش‌بینی مدیریت سود نمودند. مدیریت سود در این تحقیق اقلام تعهدی اختیاری اندازه

گیری شده است نتیجه حاصل نشان از دقت بالای پیش‌بینی مدیریت سود توسط این الگوریتم ها داشت.

حجازی و همکاران (۱۳۹۱) با استفاده از روش شبکه عصبی و درخت تصمیم در پیش‌بینی مدیریت سود پرداختند نتایج حاصل از این تحقیق نشان داد که روش شبکه عصبی و درخت تصمیم در پیش‌بینی مدیریت سود نسبت به روش‌های خطی دقیق تر و دارای سطح خطای کمتری است ضمناً مدیریت سود با متغیر اقلام تعهدی اختیاری و غیراختیاری دوره قبل و عملکرد شرکت، اندازه شرکت، تداوم سود در هر دو روش دارای بیشترین ارتباط است.

### فرضیه‌های پژوهش

بر اساس مطالعات مقدماتی و بررسی مبانی نظری و پژوهش انجام شده و در راستای پاسخگویی به سوال پژوهش، فرضیه‌های زیر تدوین شده است.

فرضیه ۱) الگوهای شبکه عصبی مصنوعی (ANN) نسبت به روش رگرسیون خطی (LR) مدیریت سود را با دقت بیشتری پیش‌بینی می‌نماید.

فرضیه ۲) الگو ترکیبی شبکه عصبی مصنوعی و الگوریتم‌های فراکاوشی (PSO, ICA) نسبت به روش رگرسیون خطی (LR) مدیریت سود را با دقت بیشتری پیش‌بینی می‌نماید.

فرضیه ۳) الگو ترکیبی شبکه عصبی مصنوعی الگوریتم‌های فراکاوشی (PSO, ICA) نسبت به الگوی شبکه عصبی مصنوعی (ANN) مدیریت سود را با دقت بیشتری پیش‌بینی می‌نماید.

فرضیه ۴) الگو ترکیبی شبکه عصبی مصنوعی الگوریتم (PSO) نسبت به الگوی ترکیبی شبکه عصبی مصنوعی الگوریتم (ICA) مدیریت سود را با دقت بیشتری پیش‌بینی می‌نماید.

### روش پژوهش

این پژوهش تلاش دارد ضمن معرفی متغیرهای موثر بر مدیریت سود نسبت به ارائه یک الگو در کشف مدیریت سود بر اساس روش‌های هوش مصنوعی در شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران را مورد بررسی قرار دهد. پیش‌بینی مدیریت سود با استفاده از مدل شبکه عصبی مصنوعی و مدل ترکیبی شبکه عصبی مصنوعی الگوریتم‌های فراکاوشی و

همچنین مقایسه آن‌ها می‌باشد. بنابراین جهت مرتب سازی و تجزیه و تحلیل داده‌ها نرم افزارهای SPSS25 EXCEL2014 و MATLAB20 استفاده گردید.

جامعه آماری مورد بررسی در این پژوهش کلیه شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران طی ساله از ۱۳۹۰ الی ۱۳۹۵ است. نمونه‌گیری با استفاده از روش حذف سیستماتیک انجام شده است. همچنین نمونه انتخابی شامل تمامی شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران است که شرایط زیر را دارا باشد:

- کلیه داده‌های مورد نیاز پژوهش برای شرکت‌های مورد بررسی موجود باشد.
- جزو شرکت‌های سرمایه‌گذاری و اسطه‌گری مالی (بانک‌ها و لیزینگ) نباشند.

با توجه به محدودیت تعداد ۱۲۴ شرکت از شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران انتخاب گردیده است.

#### اندازه‌گیری متغیروابسته، مدیریت سود

اقلام تعهدی اختیاری اقلامی هستند که مدیریت می‌تواند با دستکاری آن‌ها در ثبت و شناسایی سریع، تاخیر و یا حذف بر آن کنترل کنند. در این پژوهش اقلام تعهدی اختیاری به عنوان نماینده مدیریت سود در نظر گرفته شده است. با توجه به نتایج پژوهش‌های پیشین الگو تعدیل شده جونز (۱۹۹۱) جهت اندازه‌گیری اقلام تعهدی به تفکیک در صنعت‌های مختلف به صورت ذیل استفاده گردید.

TAit: کل اقلام تعهدی جاری شرکت i در سال t که از رابطه زیر محاسبه می‌شود:

$$TA_{i,t} = (\Delta CA_{i,t} - \Delta CL_{i,t} - \Delta Cash_{i,t} + \Delta STDEBT_{i,t} - Dep_{it}) \quad (۱) \text{ رابطه}$$

$\Delta CA_{i,t}$ : تغییرات در دارایی‌های جاری،  $\Delta CL_{i,t}$ : تغییرات در بدهی‌های جاری،  $\Delta Cash_{i,t}$ : تغییرات در وجه نقد،  $\Delta STDEBT_{i,t}$ : تغییرات در اسناد پرداختنی یا سایر بدهی‌های کوتاه‌مدت بهره‌دار شرکت i از سال t-1 تا سال t و  $Dep_{it}$  هزینه استهلاک شرکت است. پس از تخمین رابطه (۱) اقلام غیر اختیاری به صورت مدل (۱) و رابطه (۲) زیر ارائه و محاسبه می‌شود.

$$\frac{TA_{it}}{Asset_{i,t-1}} = \beta_1 \times \frac{1}{Asset_{i,t-1}} + \beta_2 \times \frac{(\Delta Rev_{i,t} - \Delta AR_{i,t})}{Asset_{i,t-1}} + \beta_3 \times \frac{PPE_{i,T}}{Asset_{i,t-1}} + \varepsilon_{i,t} \quad \text{مدل (۱)}$$

$$NDAC = \beta_1 \times \frac{1}{Asset_{i,t-1}} + \beta_2 \times \frac{(\Delta Rev_{i,t} - \Delta AR_{i,t})}{Asset_{i,t-1}} + \beta_3 \times \frac{PPE_{i,T}}{Asset_{i,t-1}} \quad \text{رابطه (۲)}$$

$Asset_{i,t-1}$  جمع دارایی‌های،  $\Delta Rev_{i,t}$  تغییرات فروش و  $\Delta AR_{i,t}$  تغییرات بدهکاران شرکت از سال  $t-1$  تا سال  $t$  و  $PPE_{i,T}$  ارزش ناخالص اموال، زمین و تجهیزات شرکت  $i$  در پایان سال  $t$  است. در مرحله آخر رابطه (۳) ارقام تعهدی اختیاری (DAC) به شرح زیر محاسبه می‌شود:

$$DAC = \frac{TA_{it}}{Asset_{i,t-1}} - NDAC \quad \text{رابطه (۳)}$$

### متغیرهای پیش‌بین (مستقل)

با بررسی ادبیات کیفیت گزارشگری مالی بالاخص بعد کیفیت سود، تعداد ۲۸ شاخص با اهمیت مرتبط با مدیریت سود شامل متغیرهای کمی و کیفی در چهار گروه معیاری‌های مالی، مدیریتی، شرکتی، حسابرسی با استفاده از الگوی طبقه بندی نیکو مرام و بادآور نهندی (۱۳۸۸)، کوهن (۲۰۰۴) و کوینگلینگک (۲۰۱۶) انتخاب شدند. در نگاره (۲) گروه‌بندی متغیرها و روش محاسبه آنها نشان داده شده است.

### انتخاب متغیرهای پیش‌بین

کلیت پژوهش براساس پنج فرآیند به ترتیب انتخاب داده‌ها، پاکسازی داده‌ها، تقسیم داده‌ها به مجموعه آموزش و ارزیابی، فرآیند آموزش مدل و ارزیابی مدل آموزش داده شده با داده‌های ارزیابی که تاکنون توسط مدل‌ها مشاهده نشده است. در مرحله اول با بررسی ادبیات و پیشینه پژوهش، ۲۸ متغیر پیش‌بین اولیه، مطابق نگاره (۲) شناسایی شد.

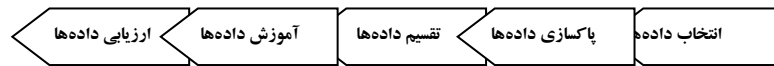
تکراه (۲): طبقه‌بندی متغیرهای تحقیق و روش محاسبه آن‌ها

ردیف	گروه	نماد، متغیر	روش محاسبه متغیر (پژوهش گر)
۱	نسبت‌ها	PROF درصد حاشیه سود	حاشیه سود تقسیم بر فروش خالص (کوهن، ۲۰۰۴)
۲		CA نسبت جاری	دارایی‌های جاری تقسیم بر بدهی جاری (کاردان، ۱۳۹۶)
۳		ROA بازده دارایی‌ها	سود خالص تقسیم بر کل دارایی‌ها (سالو، ۲۰۱۶)
۴		ROE بازده سرمایه	سود خالص تقسیم بر حقوق صاحبان سرمایه (کان جیا، ۲۰۱۶)
۵		SMOOTH نسبت کیفیت	سود خالص تقسیم بر جریان نقد عملیاتی (فرانسیس، ۲۰۰۸)
۶		ATR گردش دارایی‌ها	فروش خالص تقسیم بر کل دارایی‌ها (گرد، ۱۳۹۴)
۷		OCA وجه نقد عملیاتی بر دارایی‌ها	وجه نقد عملیاتی تقسیم بر دارایی‌ها (کاردان، ۱۳۹۶)
۸		GROP فرصت‌های رشد	نسبت ارزش بازار به ارزش دفتری حقوق صاحبان سهام (سالو، ۲۰۱۶)
۹	میزان‌ها	BODS ساختار هیئت مدیره	تعداد اعضای غیر موظف تقسیم بر مجموع اعضا هیئت مدیره (کوهن، ۲۰۰۴)
۱۰		MBE دقت پیش بینی سود	اختلاف سود واقعی با سود پیش‌بینی سالانه (حجازی، ۱۳۹۵)
۱۱		MACO محافظه کاری مدیریت	واکنش احتیاط آمیز مدیریت در برابر ابهامات از طریق شاخص گیولی و هین محاسبه می‌گردد (پور ولی، ۱۳۹۵)
۱۲		DELAY به موقع بودن گزارش	فاصله زمانی بین تاریخ صورت‌های مالی و تصویب آن (مرادی، ۱۳۹۴)
۱۳		NM-RE درصد سهام‌داران نهادی	سهام متعلق به سهام‌داران بالای ۵ درصد (نجاری، ۲۰۱۴)
۱۴		NM-SH تعداد سهام‌داران عمده	تعداد مالکان بالای مالکیت ۵ درصد (گرد، ۱۳۹۴)
۱۵		PROFV تغییرات سود	نسبت سود سال جاری به سال قبل (فرانسیس، ۲۰۰۸)
۱۶		SIZE اندازه شرکت	لگاریتم تعداد سهام ضرب در ارزش آن (کوینگلینگ، ۲۰۱۶)
۱۷	سایر	CAIN سرمایه بر بودن فعالیت	خالص دارایی‌ها ثابت مشهود تقسیم بر کل دارایی‌ها (کوهن، ۲۰۰۴)
۱۸		OPCY چرخه عملیات	دوره گردش موجودی کالا + دوره وصول مطالبات (کان جیا، ۲۰۱۶)
۱۹		FILE اهرم مالی	کل بدهی تقسیم بر کل دارایی‌ها (کوینگلینگ، ۲۰۱۶)
۲۰		AEG سن شرکت	لگاریتم عمر شرکت (کرمی، ۱۳۹۴)
۲۱		PRMC رقابت در بازار محصول	فروش شرکت تقسیم بر کل فروش صنعت (کوهن، ۲۰۰۴)
۲۲		SIZE-H تعداد کارکنان	لگاریتم تعداد کارکنان (نجاری، ۲۰۱۴)
۲۳		LIQR رتبه نقدشوندگی شرکت	رتبه نقد شونده طبق تابلوی بورس به صورت سالانه (چن، ۲۰۰۷)
۲۴		OPINION گزارش حسابرسی	مقبول ۰ غیر مقبول ۱ (کوینگلینگ، ۲۰۱۶)
۲۵	حسابرسی	SIZ-AUD اندازه شرکت حسابرسی	سازمان حسابرسی و مفید راهبرد ۰ و سایر شرکت‌های حسابرسی ۱ (سالو، ۲۰۱۶)
۲۶		SPE-AUD تخصص حسابرس	سهام بازار موسسه حسابرسی در یک صنعت خاص می‌باشد (الود، ۲۰۱۷)
۲۷		REP-AUD شهرت حسابرس	تقسیم کل دارایی‌های تمام صاحبکاران یک موسسه حسابرسی بر کل دارایی‌های شرکت‌ها (الود، ۲۰۱۷)
۲۸		TEN-AUD دوره تصدی حسابرس	اگر حسابرس نسبت به دوره قبل تغییر کرده از متغیر مصنوعی ۱ و در غیر اینصورت (نجاری، ۲۰۱۴)

مرحله دو پاک‌سازی داده‌ها است. در این پژوهش جهت اجرای بخش دوم از رگرسیون گام به گام در انتخاب متغیرهای ورودی استفاده می‌گردد انتخاب ورودی‌ها یکی از مهم‌ترین

اهداف در پیش پردازش داده‌ها است. این مساله شامل فرآیند تعیین ورودی‌های مرتبط و حذف صفاتی که زائد بوده و اطلاعات اندکی فراهم می‌کنند، می‌باشد.

### نگاره (۳): مراحل فرآیند الگو



انجام فرآیند انتخاب ورودی‌ها قبل از به کارگیری یک الگوریتم یادگیری مزایای فراوانی دارد.

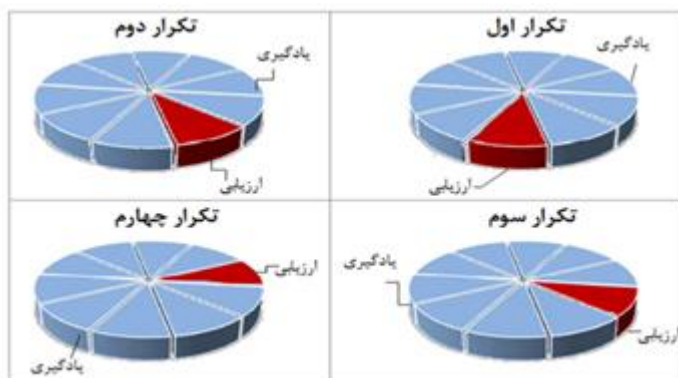
با حذف تعداد زیادی از ورودی‌های نامربوط، روش‌های یادگیری هزینه محاسباتی و زمان کمتری را متحمل می‌شوند. همچنین مدل به دست آمده ساده‌تر می‌شود که غالباً تفسیر آن راحت‌تر شده و در عمل مفیدتر و سودمندتر می‌باشد. همچنین مدل‌های ساده هنگامی که برای پیش‌بینی به کار می‌روند، دارای کلیت و عمومیت بهتری می‌باشند. بنابراین مدلی که دارای ورودی‌های کمتری است مزیت‌های بیشتری داشته و حتی دقت بالاتری را ارائه می‌دهد. یکی از روش‌هایی که برای این منظور به کار می‌رود روش رگرسیون گام به گام می‌باشد.

مرحله سوم تقسیم داده‌ها می‌باشد. یکی از معیارهایی که برای ارزیابی یک تخمین‌گر مورد استفاده قرار می‌گیرد نرخ خطا است که دارای انواع مختلفی است، به طور کلی نمی‌توان با مقایسه خطای محاسبه شده روی داده‌های یادگیری، قضاوت مناسبی در خصوص توانایی‌های الگوریتم‌ها انجام داد. معمولاً نرخ خطای یادگیر داده‌های یادگیری کم‌تر از نرخ خطای روی داده‌های است که در فرآیند یادگیری دیده نشده‌اند. با این استدلال، نمی‌توان از خطای یادگیری برای مقایسه مدل‌ها استفاده نمود. دلیل این است که برای مدل‌های پیچیده‌تر، تخمین‌گرهایی که معمولاً دارای پارامترهای بیش‌تری هستند، دارای مرز پیچیده‌تری هستند. این مرز پیچیده باعث کاهش خطای بر روی داده‌های یادگیری در مقایسه با مدل‌ها ساده‌تر می‌شود. بنابراین علاوه بر مجموعه داده‌های یادگیری، مجموعه‌ای از داده‌ها برای ارزیابی مورد نیاز است. از داده‌های آموزش برای یادگیری مدل و از داده‌های ارزیابی به منظور محاسبه‌ی نرخ خطای مدل‌ها روی داده‌هایی که تاکنون مشاهده نکرده است، استفاده می‌شود. البته برای اینکه ارزیابی مناسب باشد تعداد یک اجرا مدل کفایت نمی‌کند. این امر با اجرای بارها بارها فرآیند

یادگیری و ارزیابی امکان پذیر 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 مدل را ارزیابی کرد. یکی از روش‌های معمول برای این منظور روش اعتبار سنجی ده گانه نام دارد (حمیدیان و همکاران، ۱۳۹۵). این روش نمونه اصلی به ۱۰ دسته نمونه فرعی تقسیم می‌شود.

۹ نمونه فرعی مختلف تقسیم می‌شود. ۹ نمونه به عنوان نمونه‌های آزمایش و نمونه باقی مانده به عنوان نمونه ارزیابی مورد استفاده می‌شود (ستایش و کاظم نژاد، ۱۳۹۴). در شکل زیر چهار تکرار اول انتخاب مجموعه‌ی داده‌های یادگیری و ارزیابی روش اعتبار سنجی ده گانه نشان داده شده است. 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 خطای داده‌های یادگیری و داده‌های ارزیاب انتساب داده می‌شود (گرد و همکاران، ۱۳۹۴).

نگاره (۴): روش اعتبار سنجی ده گانه (گرد و همکاران، ۱۳۹۴)



برای ارزیابی مدل‌های پیش‌بینی از معیار ارزیابی با نام میانگین قدر مطلق خطا (MSE) استفاده شده است که با استفاده از رابطه (۴) محاسبه می‌گردند.

$$MSE = \frac{\sum_{i=1}^N (O_i - T_i)}{N} \quad \text{رابطه (۴)}$$

که  $O_i$  و  $T_i$  به ترتیب مقدار تخمین زده شده و مقدار واقعی اندازه‌گیری شده است و  $N$  نیز تعداد زوج داده‌های موجود می‌باشد. معیار دوم ضریب همبستگی (R) مابین مقادیر پیش‌بینی



شده از شبکه عصبی و داده‌های خروجی حاصل از مدل سازی عددی به عنوان معیار مناسبی جهت ارزیابی توانایی شبکه مدنظر می‌باشد که به صورت رابطه (۵) ارائه می‌گردد:

$$R = \frac{\sum_{i=1}^N (O_i - \bar{O}_i)(T_i - \bar{T}_i)}{\sqrt{\sum_{i=1}^N (O_i - \bar{O}_i)^2 - \sum_{i=1}^N (T_i - \bar{T}_i)^2}} \quad \text{رابطه (۵)}$$

که  $O_i$  و  $T_i$  به ترتیب مقدار تخمین زده شده و مقدار واقعی اندازه‌گیری شده است و  $N$  نیز تعداد زوج داده‌های موجود می‌باشد،  $\bar{O}_i$  و  $\bar{T}_i$  به ترتیب میانگین داده‌های تخمین زده و واقعی می‌باشد.

مرحله چهارم، فرایند آموزش و ارزیابی مدل‌ها در پژوهش است. پس از تقسیم نمونه‌ها به دودسته داده‌های یادگیری و ارزیابی، با استفاده از داده‌های آموزشی مدل آموزش ایجاد می‌گردد.

برای حل مسئله ابتدا به معرفی مدل آن پرداخته می‌شود رابطه (۶) تابعی است که مدل‌های پژوهش سعی در یافتن ظرایب  $b_i$ ,  $i=1, \dots, m$  خواهد داشت.

$$Z = b_0 + b_1x_1 + b_2x_2 + \dots + b_mx_m \quad \text{رابطه (۶)}$$

که در آن  $b_0$  عرض از مبدا و  $b_i$ ,  $i=1, \dots, m$  وزن‌های هر کدام از متغیرهای  $x_i$  (ظرایب تخمین‌گر) است.  $x_i$  مقدار متغیر مستقل یا پیش‌بین آم است.  $b_i$ ها توسط مدل‌ها با استفاده از داده‌های آموزشی پیدا می‌گردند که اصطلاحاً به آن آموزش مدل گفته می‌شود و سپس در مرحله آخر با داده‌های ارزیابی، مدل را ارزیابی می‌گردد. یعنی پس از محاسبه  $b_i$ ها، داده‌های ارزیابی به رابطه‌ی بالا وارد شده و مقدار (MSE) محاسبه می‌گردد.

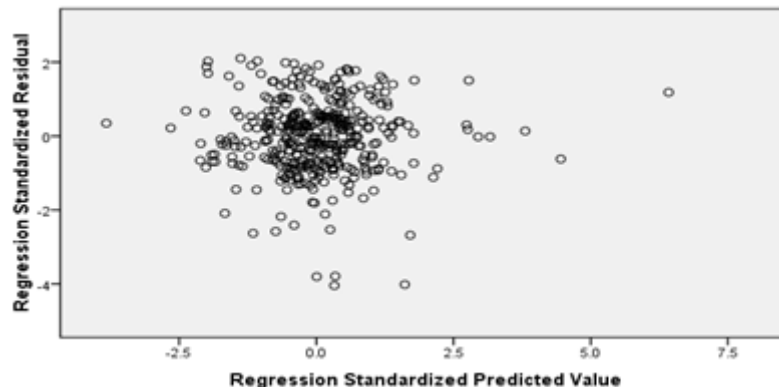
### تعیین مدل اولیه (خطی)

جهت تعیین مدل خطی با استفاده از رگرسیون گام به گام متغیرهای موثر در مدل خطی تعیین گردد. ابتدا فرض‌های زیر بنایی رگرسیون کنترل می‌گردد. در این ارتباط، مدل (۳) نمودار باقیمانده‌ها در مقابل پیش‌بینی‌ها که بیانگر وجود همگنی واریانس است مورد بررسی قرار گرفته و همگنی واریانس تأیید می‌گردد. از آن جایی که نرمال بودن متغیر وابسته به نرمال بودن باقیمانده‌های مدل می‌انجامد؛ لازم است قبل از برازش مدل، نرمال بودن آن کنترل شود

جهت آزمون فرض بالا از آزمون کولموگوروف-اسمیرنوف استفاده شده است. در این آزمون هر گاه سطح معناداری بیشتر از ۵ درصد باشد نرمال بودن نمونه با اطمینان ۹۵ درصد پذیرفته می‌شود. نتیجه آزمون کولموگوروف-اسمیرنوف نشان داد بعضی از متغیرها کمتر از ۵ درصد می‌باشد بنابراین برای نرمال کردن توزیع داده‌ها از آن‌ها  $LN\left[\frac{1}{V^2}\right]$  گرفته شد. مقدار خطا نرمال سازی متغیرها در نگاره (۶) ارائه گردید.

برای آزمون هم خطی، عامل تورم واریانس (VIF) می‌بایست کم‌تر از ۱۰ باشد تا عدم وجود هم خطی تأیید گردد بر اساس نتایج نگاره (۶)، عامل تورم واریانس متغیرهای پژوهش کم‌تر از  $VIF < 10$  بوده است. لذا با توجه به توان عامل تورم واریانس متغیرهای پژوهش طبق نگاره (۶) تهدیدی برای مدل نمی‌باشد (حمیدیان و همکاران، ۱۳۹۵).

#### نگاره (۵): باقیمانده در مقابل پیش‌بینی‌ها



یکی از مفروضات دیگر رگرسیون استقلال خطاهاست؛ در صورتی که استقلال خطاها رد شود و خطاها با یکدیگر همبستگی داشته باشند، امکان استفاده از رگرسیون وجود ندارد. آماره دوربین-واتسون به منظور بررسی استقلال خطاها از یکدیگر استفاده می‌شود مقدار آماره دوربین-واتسون برای این فرض بایستی در فاصله ۰ تا ۳ باشد در واقع مقادیر آماره دوربین-واتسون همیشه بین ۰ تا ۴ خواهد بود و در بهترین حالت مقدار آن نزدیک ۲ می‌باشد. مقدار آماره دوربین-واتسون در این پژوهش  $1/699$  می‌باشد و این عدد نشان می‌دهد که خطاها از یکدیگر مستقل هستند و بین خطاها خود همبستگی وجود ندارد و فرض همبستگی بین خطاها رد می‌شود و می‌توان از رگرسیون استفاده کرد.

نگاره (۶): نتایج مفروضات اولیه رگرسیون گام به گام

ردیف	گروه	نماده متغیر	P احتمال نرمال سازی	P مقدار احتمال رگرسیون گام به گام	آزمون VIF	نتیجه آزمون
۱	مالی	PROF درصد حاشیه سود	۰/۰۶۱	۰/۰۰۰	۵/۳۷	پذیرش (ورود به مدل)
۲		CA نسبت جاری	۰/۰۹۱	۰/۱۱۲	۱/۹۶	رد
۳		ROA بازده دارایی‌ها	۰/۰۸۵	۰/۰۵۷	۲/۵۱	رد
۴		ROE بازده سرمایه	۰/۰۷۱	۰/۲۸۱	۱/۱۲	رد
۵		SMOOTH نسبت کیفیت	۰/۲۲۰	۰/۰۰۱	۱/۳۱	پذیرش (ورود به مدل)
۶		ATR گردش دارایی‌ها	۰/۰۶۸	۰/۳۰۱	۲/۰۵	رد
۷		OCA وجه نقد عملیاتی بر دارایی‌ها	۰/۰۷۸	۰/۰۰۶	۳/۵۵	پذیرش (ورود به مدل)
۸		GROP فرصت های رشد	۰/۱۴۲	۰/۳۶۵	۴/۲۴	رد
۹	مدیریتی	BODS ساختار هیئت مدیره	۰/۰۸۰	۰/۱۸۵	۱/۲۲	رد
۱۰		MBE دقت پیش بینی سود	۰/۱۴۵	۰/۰۰۰	۳/۳۱	پذیرش (ورود به مدل)
۱۱		MACO محافظه کاری مدیریت	۰/۳۵۰	۰/۲۴۵	۱/۰۲	رد
۱۲		DELAY به موقع بودن گزارش	۰/۰۷۶	۰/۴۱۵	۱/۱۷	رد
۱۳		NM-RE درصد سهام داران نهادی	۰/۵۱۰	۰/۰۰۰	۱/۳۷	پذیرش (ورود به مدل)
۱۴		NM-SH تعداد سهام داران عمده	۰/۶۲۲	۰/۰۶۷	۱/۹۰	رد
۱۵		PROFV تغییرات سود	۰/۶۷۴	۰/۰۰۰	۱/۸۸	پذیرش (ورود به مدل)
۱۶		SIZE اندازه شرکت	۰/۳۲۲	۰/۰۰۰	۱/۰۶	پذیرش (ورود به مدل)
۱۷	شرکتی	CAIN سرمایه بر بودن فعالیت	۰/۰۵۲	۰/۶۵۸	۵/۵۵	رد
۱۸		OPCY چرخه عملیات	۰/۱۰۱	۰/۳۶۹	۲/۳	رد
۱۹		FILE اهرم مالی	۰/۰۸۳	۰/۱۰۶	۴/۳	رد
۲۰		AEG سن شرکت	۰/۴۲۱	۰/۰۰۸	۲/۲۱	پذیرش (ورود به مدل)
۲۱		PRMC رقابت در بازار محصول	۰/۰۹۲	۰/۵۶۲	۳/۶۵	رد
۲۲		SIZE-H تعداد کارکنان	۰/۱۵۹	۰/۰۷۴	۴/۴۵	رد
۲۳		LIQR رتبه نقدشونگی شرکت	۰/۲۱۶	۰/۰۱۰	۱/۸۴	پذیرش (ورود به مدل)
۲۴		OPINION گزارش حسابرسی	۰/۵۰۲	۰/۰۰۵	۱/۷۴	پذیرش (ورود به مدل)
۲۵	حسابرسی	SIZ-AUD اندازه شرکت حسابرسی	۰/۴۱۴	۰/۰۸۹	۲/۹۵	رد
۲۶		SPE-AUD تخصص حسابرس	۰/۳۰۱	۰/۱۱۹	۲/۳۳	رد
۲۷		REP-AUD شهرت حسابرس	۰/۳۱۷	۰/۲۲۹	۳/۶۲	رد
۲۸		TEN-AUD دوره تصدی حسابرس	۰/۴۷۹	۰/۰۷۱	۲/۷۶	رد
آماره دوربین واتسون = ۱/۶۹۹						

در نهایت از میان متغیرهای پیش‌بین مطابق نگاره (۶) با استفاده از آزمون رگرسیون گام به گام تعداد ۱۰ متغیر که مقدار احتمال آن‌ها کمتر از ۵ درصد باشد با احتمال ۹۵ درصد وارد مدل می‌شود و در غیر این صورت از مدل حذف می‌گردد. مدل خطی و خلاصه نتایج آزمون مورد بحث جهت تعیین ورودی به ترتیب در مدل (۲) و نگاره (۷) ارائه گردید.

**نگاره (۷): نتایج آزمون الگوی رگرسیون گام به گام**

مدل	متغیر	ضریب $\beta$	سطح معنی داری	ضریب همبستگی چند گانه
۱	NM-RE	۰/۰۱۴	۰/۰۰۰	۰/۶۵۴
۲	SIZE	-۰/۰۵۸	۰/۰۰۰	۰/۷۳۳
۳	PROF	۰/۰۰۲	۰/۰۰۰	۰/۷۵۱
۴	MBE	۰/۰۵۱	۰/۰۰۰	۰/۷۶۶
۵	AEG	۰/۰۲۷	۰/۰۰۲	۰/۷۷۰
۶	PROFV	۰/۰۲۷	۰/۰۰۲	۰/۷۷۴
۷	OCA	-۰/۰۰۶	۰/۰۰۱	۰/۷۷۸
۸	OPINION	۰/۰۱۸	۰/۰۰۵	۰/۷۸۱
۹	SMOOTH	۰/۱۱۳	۰/۰۱۰	۰/۷۸۴
۱۰	LIQR	۰/۰۸	۰/۰۱۷	۰/۷۸۷

$$DAC = \beta_0 + \beta_1 PROF_{i,t} + \beta_2 SMOOTH_{i,t} + \beta_3 OCA_{i,t} + \beta_4 MBE_{i,t} + \beta_5 NM_{i,t} + \beta_6 PROFV_{i,t} + \beta_7 SIZE_{i,t} + \beta_8 AEG_{i,t} + \beta_9 LIQR_{i,t} + \beta_{10} OPINION_{i,t} + \varepsilon \quad \text{مدل (۲)}$$

**نتایج الگوی رگرسیون خطی براسای حداقل مربعات خطای**

پس از آزمون مفروضات رگرسیون گام به گام و انتخاب متغیرهای پیش‌بین، معادله پیش‌بینی مدیریت سود مطابق نگاره (۸) با استفاده از روش برآورد حداقل مربعات خطا، ضریب همبستگی و ضریب تعیین اعمال محاسبات گردید.

**نگاره (۸): مقادیر شاخص‌های خطای الگوی رگرسیون خطی**

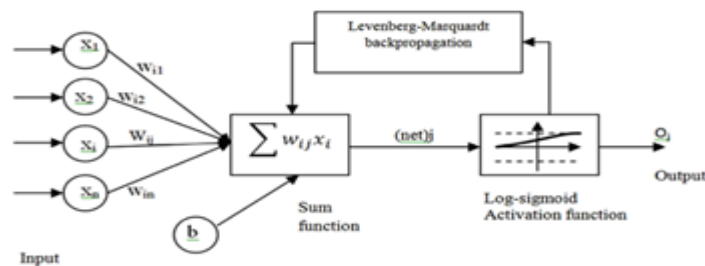
نوع الگو	MSE	R	R <sup>2</sup>
رگرسیون خطی چند متغیره-بادگیری	۰/۱۱۸۳	۰/۸۱۶	۰/۶۳۰
رگرسیون خطی چند متغیره-ارزیابی	۰/۱۴۳۹	۰/۷۷۱	۰/۵۹۵

### نتایج الگوی شبکه‌های عصبی مصنوعی

یک عصب مصنوعی بر اساس نگاره (۹) از ۵ قسمت اصلی تشکیل شده است. ورودی‌ها، وزن‌ها، تابع جمع، عملگر و خروجی‌ها. ورودی‌ها مطابق مدل (۲) متغیر موثر بر مدیریت سود اطلاعاتی هستند که از اعصاب دیگر یا دنیای خارج وارد می‌شوند. نحوه عملکرد شبکه‌های عصبی مصنوعی به این صورت است که ابتدا به هر  $X_n$  متغیر ورودی مدل (۲) یک وزن  $W_{ij}$  دلخواه در بازه (۰ و ۱) تعلق می‌گیرد. سپس این وزن در مقدار ورودی ضرب شده و مجموع این مقادیر به نرون‌های واقع در لایه پنهان رسیده و با یک مقدار به نام بایاس که در واقع وزن نرون  $W_{ij}$  می‌باشد و معمولاً مقدار آن برابر با یک است، جمع شده (net) و در نرون یک تابع عملگر انتقال (پله‌ای، خطی یا سیگموئیدی) روی آن اثر می‌کند. به این مقدار مجدداً وزن اختصاص داده شده و به نرون بعدی (در لایه پنهان بعدی یا لایه خروجی) منتقل می‌شود و به این ترتیب مقادیر بدست آمده از همه نرون‌های لایه پنهان جمع می‌شوند و یک دوره آموزشی کامل شده و مقادیر خروجی بدست آمده با مقادیر واقعی اندازه‌گیری شده مقایسه می‌شود و از اختلاف آن‌ها میانگین مربعات خطا (MSE) محاسبه شده و این خطا با یک الگوریتم پس انتشار در مسیر برگشت تعدیل می‌گردد.

مقادیر وزن‌ها اصلاح شده و مجدداً یک دوره آموزشی دیگر شروع می‌شود. این فرآیند تا زمانی که معیار توقف شبکه (تعداد دوره‌های آموزشی تعریف شده یا میزان خطای مورد نظر) ارضا شود، تکرار می‌گردد. به این ترتیب شبکه آموزش یافته و با تعداد دیگری از داده‌ها که خروجی آن‌ها به شبکه داده نمی‌شود آزمایش می‌شود و با مقایسه نتایج بدست آمده از شبکه و نتایج واقعی اندازه‌گیری شده، عملکرد شبکه مورد سنجش قرار می‌گیرد (نگویسکی، ۲۰۰۲).

نگاره (۹): ساختار کلی یک شبکه عصبی مصنوعی (مک کالاج و پیتز، ۱۹۴۳)



در این پژوهش برای پیاده سازی این الگوریتم از تابع آموزش Levenberg- Marquardt و همچنین انطباق یادگیری تابع LEARNGDM استفاده شده است. الگوریتم مذکور با استفاده از عدم محاسبه ماتریس هسیان سعی در کاهش محاسبات دارد. این الگوریتم از تقریب زیر برای محاسبه ماتریس هسیان استفاده می کند:

$$H_{i+1} = H_i [J^T J + \mu I]^{-1} J^T e \quad \text{مدل (۳)}$$

در اینجا،  $J$  ماتریس ژاکوبیان و  $e$  بردار خطای شبکه می باشد زمانی که مقدار  $\mu$  برابر با صفر باشد این تابع به یک روش نیوتن برای تقریب ماتریس هسیان تبدیل می شود

یکی از ویژگی های شبکه های عصبی مصنوعی عدم وجود قانون تأیید شده برای معماری شبکه های آنها است؛ معیار مناسب برای تعیین تعداد لایه و تعداد نرون در لایه میانی، نوع تابع فعال سازی برای لایه میانی وجود نداشته و تنها راه حل استفاده از روش آزمون و خطا است. به همین دلیل بعد از آزمون ورودی های مختلف شبکه که در نگاره (۱۰) نمایان است، در نهایت بهترین نوع شبکه که کمترین میزان خطا (MSE) را دارد انتخاب خواهد شد.

#### نگاره شماره (۱۰): ساختارهای مختلف پیشنهادی شبکه عصبی مصنوعی

الگو	نوع ساختار	تابع فعال سازی	تعداد لایه پنهان	تعداد نرون لایه پنهان
ANN	پرسپترون چند لایه	سیگموئید تانژاد	۱-۲	۱-۲۰

با بررسی ده ورودی و یک خروجی پس از طراحی ۱۰ ساختار متفاوت شبکه عصبی مطابق نگاره (۱۱)، در نهایت با تنظیم وزن ها، ساختاری الگویی که کمترین خطا و بیشترین ضریب همبستگی در فازهای یادگیری و ارزیابی را داشته به عنوان بهترین شبکه تعیین گردید.

بهترین مقدار میانگین ۱۰ مدل شبکه عصبی  $MSE, R$  و  $R_2$  در مدل های پیشنهادی مطابق نگاره (۱۱) به ترتیب ۰/۸۵۰، ۰/۴۲۲ و ۰/۷۲۳ در فاز یادگیری و در فاز ارزیابی ۰/۸۲۶، ۰/۶۵۱ و ۰/۶۸۲ همگی در مدل ANN-VIII هستند. با بررسی مقادیر شاخص عملکرد  $MSE, R$  و  $R_2$  در مدل های پیشنهادی نشان می دهند که تمامی آنها به خوبی آموزش دیده و توانایی پیش بینی مدیریت سود در محدوده مورد بررسی در این مقاله را دارند.

کارایی یک مدل بر پایه شبکه عصبی مصنوعی به ساختار شبکه و تصمیم پارامترهای آن بستگی دارد یکی از مشکلات موجود در زمینه مدل سازی با شبکه عصبی مصنوعی یافتن

ساختار بهینه با استفاده از تعیین تعداد پنهان لایه‌های مخفی و نورون‌ها است که فقط می‌تواند توسط سعی و خطا پیگیری شود (گازلی، ۲۰۰۶). به طور کلی مدل‌های دارای دو لایه مخفی نسبت به مدل‌های دارای یک لایه مخفی کارایی بالاتری دارند. لذا در نهایت یک شبکه پیش‌خورد - پس از انتشار (ANN-VIII) با دو لایه پنهان و ۱۴ نورون در لایه پنهان اول و ۱۲ نورون در لایه پنهان دوم، و توابع انتقال سیگموئید به عنوان بهترین شبکه تعیین می‌شود.

تکراره شماره (۱۱): مقدار  $MSE, R, R_2$  الگوهای پیشنهادی شبکه عصبی

تعداد تکرار مدل سازی جهت کسب نتیجه	R2		R		MSE		تعداد لایه‌های مخفی	الگو	
	ارزیابی	یادگیری	ارزیابی	یادگیری	ارزیابی	یادگیری			
۱۱۰	۰/۵۵۲	۰/۵۶۶	۰/۷۴۳	۰/۷۵۲	۰/۱۱۹۲	۰/۱۱۷۱	۱	ANN-I	۱
۱۰۲	۰/۵۹۱	۰/۵۹۴	۰/۷۶۹	۰/۷۷۱	۰/۱۲۰۲	۰/۱۰۱۲	۱	ANN-II	۲
۹۵	۰/۵۸۷	۰/۶۴۶	۰/۷۶۶	۰/۸۰۴	۰/۱۱۴۱	۰/۰۹۸۰	۱	ANN-III	۳
۱۱۳	۰/۵۷۶	۰/۶۵۸	۰/۷۵۹	۰/۸۱۱	۰/۱۱۳۰	۰/۱۱۶۲	۱	ANN-IV	۴
۸۸	۰/۶۳۸	۰/۶۸۷	۰/۷۹۹	۰/۸۲۹	۰/۰۹۲۲	۰/۰۷۳۳	۱	ANN-V	۵
۸۶	۰/۶۵۱	۰/۶۹۱	۰/۸۰۷	۰/۸۳۱	۰/۰۸۴۵	۰/۰۷۵۵	۲	ANN-VI	۶
۶۶	۰/۶۶۷	۰/۷۱۶	۰/۸۱۷	۰/۸۴۶	۰/۰۷۷۰	۰/۰۶۴۱	۲	ANN-VII	۷
۵۲	۰/۶۸۲	۰/۷۲۳	۰/۸۲۶	۰/۸۵۰	۰/۰۶۵۱	۰/۰۴۲۲	۲	ANN-VIII	۸
۷۳	۰/۶۴۲	۰/۶۹۲	۰/۸۰۱	۰/۸۳۲	۰/۰۷۱۱	۰/۰۵۹۰	۲	ANN-IX	۹
۷۸	۰/۶۱۲	۰/۶۸۱	۰/۷۸۲	۰/۸۲۵	۰/۰۷۶۵	۰/۰۶۲۷	۲	ANN-X	۱۰

### بهینه سازی با الگوریتم ازدحام ذرات و رقابت استعماری

الگوریتم‌های فراکاوشی از ساز و کار نسبتاً مشابهی برای کشف جواب بهینه استفاده می‌کنند. از آنجایی که عملکرد الگوریتم ازدحام ذرات و رقابت استعماری مبتنی بر جمعیت می‌باشد ترکیب هر یک از این الگوریتم‌ها با شبکه عصبی به دلیل ماهیتی که دارند عملکرد متفاوتی از خود نشان می‌دهند. هدف از ترکیب این الگوریتم‌ها با شبکه عصبی، بهینه‌سازی وزن‌ها و بایاس‌های شبکه عصبی می‌باشد. مسئله‌ی که الگوریتم‌های بهینه‌سازی ازدحام ذرات و رقابت استعماری سعی در یافتن ظرایب  $b_i$ ،  $i=1, \dots, m$  مدل  $Z = b_0 + b_1x_1 + b_2x_2 + \dots + b_mx_m$  (۲) خواهد داشت وقتی که  $m=10$  باشد. در آن  $b_0$  عرض از مبدا و  $b_i$ ،  $i=1, \dots, m$  وزن‌های هر کدام از ۱۰ متغیر  $x_i$  (ظرایب تخمین‌گر)

است.  $x_i$  مقدار متغیر مستقل یا پیش‌بین نام است.  $b_i$ ها توسط الگوریتم‌ها با استفاده از داده‌های آموزشی پیدا می‌گردند که اصطلاحاً به آن آموزش مدل گفته می‌شود و سپس با داده‌های ارزیابی، مدل را ارزیابی می‌گردد. یعنی پس از محاسبه  $b_i$ ها، داده‌های ارزیابی به رابطه‌ی بالا وارد شده و مقدار (MSE) محاسبه می‌گردد.

همانطور که گفته شد این الگوریتم‌ها ماهیتی مبتنی بر جمعیت دارند و باید مسئله را به گونه‌ای تعریف کرد که این الگوریتم‌ها بتوانند به صورت توده‌ای از جمعیت آن را بهینه‌سازی کنند. در مرحله تعریف مسئله، ذره (الگوریتم ازدحام ذرات) یا کشور (الگوریتم رقابت استعماری) باید به گونه‌ای باشد که وزن‌ها و بایاس‌ها مدل (۲) را بهینه‌سازی کند یعنی تعداد ذره‌ها یا کشورها باید به اندازه تعداد وزن‌ها و بایاس‌ها باشد. در این راستا اجرای برنامه اعتبار سنجی بعد از ۱۰ بار اجرا برنامه در هر اجرا، ترکیبی از الگوی ورودی برای بهینه‌سازی عوامل موثر بر مدیریت سود به دست آمد. در نهایت بهترین جواب‌ها (متغیرها) بر اساس مقادیر R، MSE و  $R^2$  در نگاره (۱۲) به صورت مقایسه‌ای نشان داده شد.

نگاره (۱۲): مقایسه مقادیر شاخص‌های خطای الگوهای پژوهش

رتبه	الگو	MSE یادگیری	MSE ارزیابی	R یادگیری	R ارزیابی	تفاوت ضریب همبستگی آموزش و ارزیابی
۱	A-ICA	۰/۰۲۵۱۷	۰/۰۴۱۴۶	۰/۸۸۱	۰/۸۶۹	۰/۰۱۲
۲	A-PSO	۰/۰۲۶۳۴	۰/۰۴۴۱۰	۰/۸۷۰	۰/۸۵۶	۰/۰۱۴
۳	ANN-VIII	۰/۰۴۲۲	۰/۰۶۵۱	۰/۸۵۰	۰/۸۲۶	۰/۰۲۴
۴	LR	۰/۱۱۸۳	۰/۱۴۳۹	۰/۸۱۶	۰/۷۷۱	۰/۰۴۵

الگوی ترکیبی شبکه عصبی مصنوعی (ANN-VIII) با معیارهای عملکرد خطا و ضریب همبستگی (۰/۰۴۴۲۰ و ۰/۸۵۰) در فاز یادگیری و (۰/۸۲۶ و ۰/۰۶۵۱) در فاز ارزیابی نسبت به الگو خطی بهتر و نسبت به الگوهای ترکیبی ضعیف‌تر می‌باشد. مدل ترکیبی (A-ICA) نسبت به سایر مدل‌ها شامل مدل خطی (LR)، مدل شبکه عصبی (ANN-VIII) و الگو ترکیبی (A-PSO) باعث کاهش میزان خطا (MSE) و افزایش ضریب همبستگی به میزان ۰/۰۲۵۱۷ و ۰/۸۸۱ در فاز یادگیری و در فاز ارزیابی به میزان ۰/۰۴۱۴۶ و ۰/۸۶۹ گردید.



تفاوت ضریب همبستگی بین دودسته یادگیری و ارزیابی الگوهای ترکیبی، (A-PSO) (۰/۰۱۴) و الگو (A-ICA) (۰/۰۱۲) نسبت به الگوهای (ANN-VIII) (۰/۰۲۴) و (LR) (۰/۰۴۵) کمتر است. این موضوع نشان می‌دهد مدل حاصل از داده‌های آموزش در تکنیک مدل‌های ترکیبی تقریباً توانایی در برخورد با داده‌های جدید را دارد. لذا این نتایج نشان‌دهنده کارآمد بودن مدل‌های ترکیبی شبکه عصبی الگوریتم‌های فراکاوشی در راستای پیش‌بینی مدیریت سود است که از پیچیدگی‌های بسیار زیادی برخوردار هستند را دارا می‌باشند.

### آزمون فرضیه‌ها

برای آزمون فرضیه‌ها و بررسی وجود تفاوت معنادار بین عملکرد مدل‌ها با یکدیگر از آزمون زوجی استفاده شد. در این راستا جهت مقایسه دقت پیش‌بینی الگوها مقدار دقت (MSE) از ۱۰ بار تکرار روایی متقابل ۱۰ بخشی (روایی مقطع ۱۰ بخشی با ۱۰ بار تکرار) استفاده شد (ستایش و کاظم نژاد، ۱۳۹۴). قبل از این آزمون بررسی نرمالیتی مطابق نگاره (۱۳) شاخص (MSE) الگوها با کمک آزمون شایر ویلک انجام سپس مدل‌ها دوبه دو با یکدیگر مورد مقایسه قرار گرفتند. بنابراین بر اساس مقدار  $p$  آماره آزمون شایر ویلک که در پنج مدل ( $P > 0.05$ ) می‌باشد مجوز استفاده از آماره  $t$  فراهم می‌گردد.

#### نگاره (۱۳): بررسی نرمالیتی شاخص MSE

شاخص MSE	P-مقدار آزمون شایر ویلک
LR	۰/۳۹۴
ANN-VIII	۰/۵۹۱
A-PSO	۰/۶۱۱
A-ICA	۰/۱۶۶

بنابراین نتایج فرضیه‌های اصلی پژوهش در زیر ارائه شده است:

فرضیه اول: این فرضیه بیان می‌نماید که آیا تفاوت معناداری بین دقت الگو خطی (LR) و شبکه عصبی (ANN-VIII) وجود دارد یا خیر؟

طبق نگاره (۱۴) با استفاده از آزمون  $t$  زوجی خطای الگوی شبکه عصبی مصنوعی با الگوی خطی مقایسه گردید. مقادیر (MSE) الگوهای (LR) و (ANN-VIII) در سطح خطای ۵

در صد ( $P < 0/05$ ) اختلاف معناداری با هم دارند و الگوی (ANN-VIII) در سطح خطا کمتر قدرت تبیین الگو را دقیق‌تر پیش‌بینی نمود.

**نگاره (۱۴): نتایج آزمون مقایسه الگوهای (LR) و (ANN-VIII)**

مدل‌های مورد مقایسه	آماره t	مقدار احتمال	نتیجه آزمون (دقت بیشتر)
(LR)-(ANN-VIII)	۶۰/۷۵۴	۰/۰۰۰	ANN-VIII

فرضیه دوم: این فرضیه بیان می‌نماید که آیا تفاوت معناداری بین دقت الگو خطی (LR) و الگو ترکیب شبکه عصبی مصنوعی الگوریتم‌های ازدحام ذرات (A-PSO) و رقابت استعماری (A-ICA) وجود دارد یا خیر؟

طبق نگاره (۱۵) با استفاده از آزمون t زوجی خطای الگوی خطی با الگوهای ترکیبی مقایسه گردید. مقادیر (MSE) الگوهای (LR) و (A-PSO, A-ICA) در سطح خطای ۵ درصد ( $P < 0/05$ ) اختلاف معناداری با هم دارند و الگوهای ترکیبی (A-PSO, A-ICA) در سطح خطای کمتر قدرت تبیین الگو را دقیق‌تر پیش‌بینی نمود.

**نگاره (۱۵): نتایج آزمون مقایسه الگوهای (LR) و (A-PSO, A-ICA)**

مدل‌های مورد مقایسه	آماره t	مقدار احتمال	نتیجه آزمون (دقت بیشتر)
(LR)-(A-PSO)	۹۹/۱۸۸	۰/۰۰۰	A-PSO
(LR)-(A-ICA)	۷۰/۸۸۳	۰/۰۰۰	A-ICA

فرضیه سوم: این فرضیه بیان می‌نماید که آیا تفاوت معناداری بین دقت الگو ترکیب شبکه عصبی مصنوعی الگوریتم‌های ازدحام ذرات (PSO) و رقابت استعماری (ICA) با الگوی شبکه عصبی مصنوعی (ANN-VIII) وجود دارد یا خیر؟

طبق نگاره (۱۶) با استفاده از آزمون t زوجی خطای الگوهای ترکیبی با الگوی شبکه عصبی مصنوعی مقایسه گردید. مقادیر (MSE) الگوهای (ANN-VIII) و (A-PSO, A-ICA) در سطح خطای ۵ درصد ( $P < 0/05$ ) اختلاف معناداری با هم دارند و الگوهای ترکیبی (A-PSO, A-ICA) در سطح خطای کمتر قدرت تبیین الگو را دقیق‌تر پیش‌بینی نمود.

## نگاره (۱۶): نتایج آزمون مقایسه الگوهای (ANN-VIII) و (A-PSO, A-ICA)

مدل‌های مورد مقایسه	آماره t	مقدار احتمال	نتیجه آزمون (دقت بیشتر)
(ANN-VIII)-(A-PSO)	۲۱/۳۰۶	۰/۰۰۰	A-PSO
(ANN-VIII)-(A-ICA)	۲۲/۰۰۷	۰/۰۰۰	A-ICA

فرضیه چهارم: این فرضیه بیان می‌نماید که آیا تفاوت معناداری بین دقت الگوهای ترکیبی شبکه عصبی مصنوعی الگوریتم ازدحام ذرات (A-PSO) و الگوی ترکیبی شبکه عصبی مصنوعی الگوریتم رقابت استعماری (A-ICA) وجود دارد یا خیر؟

طبق نگاره (۱۷) با استفاده از آزمون t زوجی خطای الگوهای ترکیبی با هم مقایسه گردید.

مقادیر (MSE) الگوهای (A-PSO) و (A-ICA) در سطح خطای ۵ درصد ( $P < ۰/۰۵$ ) اختلاف معناداری با هم ندارند و الگوهای ترکیبی (A-PSO) و (A-ICA) قدرت تبیین الگو را یکسان اندازه‌گیری نمودند.

## نگاره (۱۷): نتایج آزمون مقایسه الگوهای (A-PSO) و (A-PSO)

مدل‌های مورد مقایسه	آماره t	مقدار احتمال	نتیجه آزمون (دقت بیشتر)
(A-PSO)-(A-ICA)	۲/۰۴۳	۰/۰۷۱	A-PSO=A-ICA

## سنجش استحکام و کارایی الگو

مطابق الگوسازی پژوهش به این صورت بوده است که با استفاده از قسمتی از داده‌های درون نمونه‌ای، الگو طراحی و با بخشی دیگر از همان داده‌ها، کارایی و دقت سنجیده شده است. با این حال در ادامه و به منظور آزمون کارایی و استحکام الگو طراحی شده از آزمون برون نمونه ای نیز استفاده می‌گردد (نقدی و همکاران، ۱۳۹۶). به منظور ارزیابی قدرت و استحکام الگو، به بررسی و ارزیابی در دوره‌ی زمانی خارج مطالعه سال ۱۳۹۶ پرداخته شده است. بدین ترتیب که این بار الگوسازی با استفاده از داده‌های سال ۱۳۹۶ داده‌های برون نمونه‌ای (شامل ۵۳ شرکت که اطلاعات آن‌ها در دسترس است) مدیریت سود پیش‌بینی می‌گردد بعد از جمع آوری داده مورد نیاز نتایج مقایسه داده‌های پیش‌بینی شده و واقعی سال ۱۳۹۶ در نگاره نمایش داده شده است. همانطوری که از نتایج مشخص گردید الگوهای ترکیبی شبکه عصبی الگوریتم‌های ازدحام ذرات و شبکه عصبی الگوریتم رقابت استعماری در پیش‌بینی مدیریت سود سال ۱۳۹۶ موفق-تر عمل کرده است.

## نگاره (۱۸): نتایج آزمون استحکام الگوها

معیار	مجموعه داده ها	LR	ANN	A-PSO	A-ICA
MSE	ارزیابی	۰/۴۴۸۱	۰/۳۴۱۲	۰/۲۵۶۱	۰/۲۱۷۳
R	ارزیابی	۰/۵۸۳	۰/۶۲۹	۰/۶۵۱	۰/۶۵۹

## تعیین متغیرهای موثر در پیش‌بینی

باتوجه به هدف پژوهش مبنی بر پیش‌بینی متغیرهای موثر بر مدیریت سود، نتایج روش شبکه عصبی مصنوعی و الگو ترکیبی هوشمند شبکه عصبی الگوریتم ازدحام ذرات و رقابت استعماری به صورت مقایسه MSE هر متغیر نسبت به الگوهای خطی و شبکه عصبی پیشنهادی انجام گرفت. از علامت (+) به عنوان ارتقا قدرت پیش‌بینی متغیر منتخب و علامت (-) به عنوان متغیر کم اهمیت و ناکارآمد حذف شده استفاده گردید. نتایج نگاره (۱۹) نشان می‌دهد که الگو ترکیبی شبکه عصبی مصنوعی و الگوریتم‌های فراکاوشی قدرت پیش‌بینی متغیرها را افزایش می‌دهد. این مهم نیز با پژوهش نقدی (۱۳۹۶)، فغانی (۱۳۹۵) پژوهش فو و همکاران (۲۰۱۵) در استفاده از روش‌های فراکاوشی مطابقت دارد.

الگو ترکیب شبکه عصبی مصنوعی الگوریتم ازدحام ذرات (A-PSO) با شناسایی پنج متغیر بهینه شامل دقت پیش‌بینی، سهم مالکیت سهام‌داران عمده، اندازه شرکت، نسبت کیفیت و نقد شوندگی به عنوان متغیرها با اهمیت در پیش‌بینی مدیریت سود انتخاب شدند. الگو ترکیبی شبکه عصبی مصنوعی الگوریتم رقابت استعماری (A-ICA) با بهینه سازی چهار متغیر سهم سهام‌داران عمده، دقت پیش‌بینی، نسبت کیفیت و اندازه شرکت گردید. لذا می‌توان نتیجه گرفت ترکیب الگوریتم‌های مذکور با شبکه عصبی متغیرهای موثر را انتخاب کرده و عدم کارایی متغیرهای ناموثر را به حداقل می‌رساند. در این میان روش پیشنهادی (A-ICA) با بهینه نمودن متغیرها در سطح خطای کمتر بهترین روش پیش‌بینی مدیریت سود است.

این نتایج با تحقیقات غیرخطی گرد (۱۳۹۴)، تسای (۲۰۰۹)، نجاری (۲۰۱۴) و حجازی (۱۳۹۱) و با تحقیقات خطی کوینگلینگ (۲۰۱۶)، سالو (۲۰۱۶)، نجاری (۲۰۱۴)، کوهن (۲۰۰۴)، سرلک (۱۳۹۴) و حجازی (۱۳۹۵) مطابقت دارد. در نگاره (۲۰) نتایج ۱۰ متغیر شاخص در پیش‌بینی مدیریت سود با یافته‌های پژوهش از لحاظ انطباق نشان داده شد.

تکانه (۱۹): متغیرهای مهم کلیدی در پیش‌بینی مدیریت سود

متغیرها	رتبه اهمیت	شرح	نماد	LR	(ANN-VIII)	(A-PSO)	(A-ICA)	انتخاب	گروه
۱	دقت پیش‌بینی	MBE	+	+	+	+	+	BEST	مدیریتی
۲	سهام سهام‌داران عمده	NM-RE	+	+	+	+	+	BEST	مدیریتی
۳	اندازه شرکت	SIZE	+	+	+	+	+	BEST	شرکتی
۴	سود خالص	PROF	+	+	+	-	-	-	-
۵	نسبت کیفیت سود	SMOOTH	+	+	+	+	+	BEST	مالی
۶	سن شرکت	AEG	+	+	+	-	-	-	-
۷	تغییرات سودآوری	PROFV	+	+	+	-	-	-	-
۸	وجه نقد بر دارایی‌ها	OCA	+	+	+	-	-	-	-
۹	رتبه نقد شوندگی	LIQR	+	+	+	+	-	-	-
۱۰	گزارش حسابرسی	OPINION	+	+	+	-	-	-	-

تکانه (۲۰): انطباق یافته‌های پژوهش با پژوهش‌های مشابه

متغیر	پژوهش‌های خطی	پژوهش‌های غیر خطی
کیفیت سود	کوهن (۲۰۰۴)، نیکو مرام (۱۳۸۸)	عزیز گرد (۱۳۹۴)، تسای (۲۰۰۹)، نجاری (۲۰۱۴)
دقت پیش‌بینی	حجازی (۱۳۹۵)	تسای (۲۰۰۹)
سهام سهام‌داران عمده	سرلک (۱۳۹۴)	گرد (۱۳۹۴)
اندازه شرکت	کونینگلینگ (۲۰۱۶)، نیکو مرام (۱۳۸۸)	حجازی (۱۳۹۱)، تسای (۲۰۰۹)

با طبقه‌بندی چهار متغیر مشترک سهام‌داران عمده، دقت پیش‌بینی، اندازه شرکت و نسبت کیفیت بهینه شده توسط الگوریتم‌های مذکور و طبقه‌بندی آن‌ها در گروه ویژگی‌های مالی، ویژگی‌های مدیریتی، ویژگی‌های شرکتی و ویژگی حسابرسی می‌توان اظهار نمود:

گروه مدیریتی با ویژگی‌های مهم سهم سهام‌داران عمده و دقت پیش‌بینی رتبه نخست در گروه‌بندی شاخص‌ها را نشان داد. سهام‌داران عمده به دلیل مهارت و قدرت بیشتر در تجزیه و تحلیل اطلاعات و دسترسی به موقع اطلاعات در مدیریت سود تأثیر با اهمیتی دارند. به نظر می‌

رسد سهام‌داران عمده در دسترس و کسب اطلاعات به صورت فضای بازار کارا عمل می‌نمایند. در رتبه دوم ویژگی‌های گروه شرکتی، شاخص مشهود و قابل اتکا اندازه شرکت است. اندازه شرکت به عنوان یک شاخص توسط تحلیلگران و رسانه‌ها به طور مستمر مورد تجزیه و تحلیل قرار می‌گیرد که این امر گویای دیدگاه هزینه‌های سیاسی است که در مدیریت سود متصور می‌گردد. گروه ویژگی‌های مالی با متغیر نسبت کیفیت رتبه سوم را کسب نمود. نسبت کیفیت سود از معیاری سنجش کلاسیک عملکرد می‌باشد. این معیار توان عایدات اصلی شرکت را در امر فعالیت عملیاتی نشان می‌دهد. همچنین از دیدگاه استفاده کنندگان قدرت نقدی شرکت در فعالیت‌های صورت گرفته را در مدیریت سود آشکار می‌سازد. گروه شاخص های حسابرسی تأثیر قابل مشهودی بر پیش‌بینی کنندگی مدیریت سود را ارائه نداد. به نظر می‌رسد اطلاعات حسابرسی به دلیل تاخیر در ورود به بازار به عنوان اطلاعات دست دوم در تأیید کنندگی عوامل اصلی پیش‌بینی قرار می‌گردد.

### نتیجه‌گیری

مدل شبکه عصبی به علت دارا بودن ویژگی‌های غیرخطی، ناپارامتریک و یادگیری تطبیقی، ابزار قدرتمندی برای دسته‌بندی، شناسایی و پیش‌بینی مسائل مالی می‌باشد. لذا مدل‌های شبکه عصبی با توجه به ویژگی آن برای تعیین پارامترهای مناسب جهت پیش‌بینی سود بارها مورد آزمون خطا قرار گرفت در نهایت از ۱۰ ساختار متفاوت بهترین ساختار که دارای کمترین میزان خطا بیشترین میزان همبستگی را داشت انتخاب گردید. نتایج این بررسی همانند هاگلاند (۲۰۱۲)؛ تسایی (۲۰۰۹)؛ کاردان (۱۳۹۶)؛ نقدی (۱۳۹۶)؛ فغانی (۱۳۹۵)؛ ستایش (۱۳۹۴) و حجازی (۱۳۹۱) هم‌سو بوده و در همه این پژوهش‌ها بکارگیری هوش مصنوعی در پیش‌بینی مدیریت سود دارای خطای پیش‌بینی کمتری بوده است.

نتایج بدست آمده از پژوهش، حاکی از این است که ترکیب شبکه عصبی با الگوریتم ازدحام ذرات و رقابت استعماری به منظور شناسایی متغیرهای موثر در پیش‌بینی، قدرت پیش‌بینی را به طور محسوس افزایش می‌دهد، زیرا معیارهای ارزیابی این روش‌های ترکیبی بهتر است. در واقع ترکیب الگوریتم ازدحام ذرات و رقابت استعماری هر کدام با شبکه عصبی قادر است متغیرهای موثر را انتخاب کرده و عدم کارایی متغیرهای ناکارآمد را به حداقل برساند.

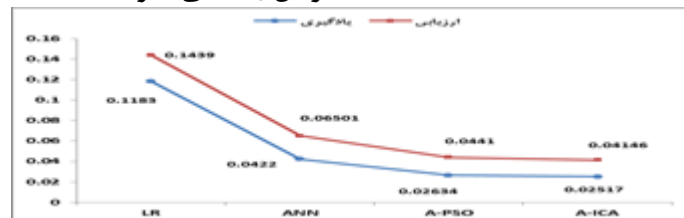
نتایج پژوهش با نتایج پژوهش‌های انجام شده پیشین طبق نگاره (۲۰) مطابقت دارد. خلاصه نتایج پژوهش به قرار زیر است:

۱. عملکرد الگوهای ترکیبی تأییدکننده رفتار غیرخطی مدیریت سود و عوامل موثر بر آن است.

۲. نتایج شناسایی متغیرهای موثر در پیش‌بینی مدیریت سود نشان داد که الگوریتم‌های ازدحام ذرات و رقابت استعماری قادر است تمام متغیرهای ورودی به الگو، متغیر موثر و با اهمیت را انتخاب نماید. که در این میان متغیرهای دقت پیش‌بینی، درصد سهام‌داران عمده، اندازه شرکت و نسبت کیفیت سود بیشترین تأثیر را در پیش‌بینی مدیریت سود را نشان دادند. کاهش متغیرها و بهینه‌سازی متغیرها مطابق اصل پارتو است که میزان اندک متغیرها (چهار متغیر) دارای بیشترین اهمیت اثر در پیش‌بینی مدیریت سود است.

۳. به طور کلی با به چالش کشیدن دقت الگوهای خطی، ارائه ترکیب شبکه عصبی با الگوریتم‌های فراکاوشی منجر به دقت پیش‌بینی بهتر نسبت به مدل خطی و شبکه عصبی گردید که در این میان الگوی ترکیبی شبکه عصبی الگوریتم رقابت استعماری (A-ICA) و الگوی ترکیبی شبکه عصبی الگوریتم ازدحام ذرات (A-PSO) الگوی مناسب در پیش‌بینی مدیریت سود می‌باشند. نگاره (۱۲) و (۲۱) نماینگر این ادعا به صورت ترسیمی می‌باشد.

نگاره (۲۱): مقایسه MSE آموزش و ارزیابی الگوها



### پیشنهادات

با توجه به اثر بخشی و کارآمد بودن روش ترکیبی شبکه عصبی و الگوریتم‌های فراکاوشی در انجام پیش‌بینی‌ها قابل اتکا، این فناوری بیش از پیش به عنوان ابزار تصمیم‌گیری در بازار و سرمایه‌گذاران مورد استفاده قرار گیرد. لذا پیشنهاد می‌گردد که در پژوهش‌های آتی:

استفاده از سایر روش‌های بهینه‌سازی همچون ژنتیک، کلونی مورچگان و... جهت مقایسه دقت پیش‌بینی‌ها به صورت انفرادی و ترکیبی در صنعت‌های مختلف در بازه‌های زمانی طولانی‌تر انجام گیرد

استفاده از شاخص‌های اقتصادی در پیش‌بینی مدیریت سود با استفاده از روش‌های هوشمند ترکیبی.

### پی‌نوشت

- |                             |  |
|-----------------------------|--|
| ۱ Artificial Neural Network | ۲ Particle Swarm Optimization (PSO)      |
| ۳ Mean Square Error (MSE)   | ۴ Imperialist Competitive Algorithm(ICA) |

### منابع

- پورولی‌علیاری، صیاد؛ جبارزاده‌کنگر لویی، سعید؛ ظاهر، صادق. (۱۳۹۵). بررسی ارتباط بین محافظه کاری حسابداری و کیفیت سود شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران. فصل‌نامه اقتصاد و مالیات: ۲(۱)، ۸۴-۹۷.
- حجازی، رضوان؛ آدم‌پیرا، سمیرا؛ بهرامی‌زیارتی، مصطفی. (۱۳۹۵). تشخیص مدیریت سود با استفاده تغییرات در گردش دارایی و حاشیه سود. پژوهش‌های حسابداری مالی و حسابرسی: ۸(۲۹)، ۷۳-۹۵
- حجازی، رضوان؛ محمدی، شاپور؛ اصلانی، زهرا؛ آقا‌جانی، مجید. (۱۳۹۱). پیش‌بینی مدیریت سود با استفاده از شبکه عصبی و درخت تصمیم در شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران. بررسی‌های حسابداری و حسابرسی: ۱۹(۶۸)، ۳۱-۴۶.
- حمیدیان، محسن؛ حبیب‌زاده‌بایگی، 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: ۳(۱۰)، ۱۹-۴۰.
- ستایش، محمد حسین؛ کاظم‌نژاد، مصطفی. (۱۳۹۴). بررسی سودمندی زوش‌های غیر خطی رگرسیون بردارهای پشتیبان و روش‌های کاهش متغیرهای پیش‌بین در پیش‌بینی بازده سهام. فصلنامه علمی پژوهشی حسابداری مالی: ۷(۲۸)، ۳۱-۱.
- سرلک، نرگس؛ محمدی، آمنه. (۱۳۹۴). بررسی رابطه بین ویژگی‌های مالی و غیرمالی شرکت با کیفیت افشای اجباری و اختیاری شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران. تحقیقات حسابداری و حسابرسی: ۷(۲۸)، ۱۸-۳۵.



- فغانی ماکرونی، خسرو؛ صالح نژاد، سید حسن؛ امین، وحید. (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: (۲۸)، ۱۳۶-۱۱۷.
- کاردان، بیتا؛ قره‌خانی، بیتا؛ صالحی، مهدی؛ منصوری، مرتضی. (۱۳۹۶). بررسی دقت الگوریتم‌های خطی - تکاملی BBO و icde و الگوریتم‌های غیرخطی CVR و CART در پیش‌بینی سود. پژوهش‌های حسابداری مالی: ۹(۳۱)، ۷۷-۹۵.
- کردستانی، غلامرضا؛ تاتلی، رشید. (۱۳۹۳). بررسی ویژگی‌های کیفی سود و نوع مدیریت سود در شرکت‌های درمانده مالی و ورشکسته. پژوهش حسابداری: (۱۲)، ۷۹-۱۰۴.
- گرد، عزیز؛ وقفی، سید حسام؛ حبیب‌زاده بایگی، سید جواد؛ خواجه‌زاده، سارا. (۱۳۹۴). مقایسه دقت پیش‌بینی مدیریت سود با استفاده از الگوریتم‌های مورچگان و غذایابی باکتری. پژوهش‌های تجربی ۴(۱۵): ۱۸۱-۲۰۳.
- مرادی، مهدی؛ سلیمانی مارشک، مجتبی؛ باقری، مصطفی. (۱۳۹۴). بررسی عوامل موثر بر به هنگامی گزارشگری مالی با استفاده از تکنیک‌های شبکه عصبی مصنوعی و درخت تصمیم. پژوهش‌های تجربی حسابداری، سال (۵)، شماره (۱۷)، ۱۳۷-۱۱۹.
- نقدی، سجاد؛ عرب مازیار یزدی، محمد. (۱۳۹۶). ترکیب شبکه عصبی، الگوریتم‌های ژنتیک و الگوریتم‌های تجمع ذرات در پیش‌بینی سود هر سهم. دانش حسابداری. دوره هشتم، شماره (۳)، ۷-۳۴.
- نیکو مرام، هاشم؛ بادآور نهندي، یونس. (۱۳۸۸). تبیین و ارائه الگویی برای تعیین و ارزیابی عوامل موثر بر انتخاب کیفیت گزارشگری مالی در ایران. فراسوی مدیریت: ۲(۸)، ۱۴۱-۱۸۷.
- Atashpaz-Gagari, E., Lucas, C. (2007). Imperialist competitive algorithm: an algorithm for optimization inspired by imperialistic competition. IEEE Congress on Evolutionary Computation: 4661-4667.
- Assawer, E. Anis J. (2017). Auditor specialization, accounting information quality and investment efficiency. Research in International Business and Finance :42; 616-629.
- Chen, W.P, Chung, H, Lee, C ,and Liao, W-L. (2007). Corporate Governance and Equity Liquidity: analysis of S&P Transparency and Disclosure ranking. Corporate Governance: An International Review:15. (4); 644-660.
- Cohen, A. D. (2004). Financial Reporting Quality Choice: Determinants and Consequences, A Dissertation, Northwestern University.
- Chung, R., Firt, M. and Kim, J. B. (2005). Earnings Management Surplus Free Cash Flow. And External Monitoring. Journal of Business Research ;58;766-776.

- DeFond, M., and J. Zhang. (2014). A review of archival auditing research. *Journal of Accounting and Economics* 58 (2): 275–326
- Faghani Makrani K, Salehnezhad, S H, Amin, V. (2017). Forecast earnings management based on adjusted Jones model using Artificial Neural Networks and Genetic Algorithms. *Journal Management System: 28*;117-136. (in Persian)
- Francis, J., Nanda, D.J. & Olsson, P. (2008). Voluntary disclosure, earnings quality and cost of capital. *Journal of Accounting Research*, 46(1), 53-99.
- 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: 46*,1-10
- Gaynor, L., Kelton, A., Mercer, M and Yohn, T. (2016). Understanding the Relation Between Financial Reporting Quality and Audit Quality. *Journal of Practice & Theory: 35*(4); 1-22.
- Gord, A., Vaghf, H., Javad, H., Khajehzadeh, S. (2014). Comparing the Accuracy of Earnings Management Forecast Using Ant Colony Optimization Algorithm and Bacteria Foraging Algorithm. *The Journal of Empirical Researches in Accounting: 4*(3);181-203. (in Persian)
- Guzelbey, I.H., Cevik, A., Erklig, A. (2006). Prediction of web crippling strength of cold-formed steel sheetings using neural Networks, *Journal of Constructional Steel Research (Elsevier): 62*; 962-973
- Hamidian, M., Habibzadeh Bayg, S., Salmanian, M., Vaghfi, S. (2015). The Systematic Risk Prediction of Listed Companies in Tehran Stock Exchange Using Ant Colony and LARS Algorithm. *Accounting Review: 3*(10);19-40
- Hejazi, R., Adm pira, s and Bahrami, M. (2015). Detect profit management using changes in asset turnover and margin squeeze. *The Financial Accounting and Audit Research: 8*(29) 73-95. (in Persian)
- Hejazi, R., Mohamadi, S.H., Aslani, Z.A., Majid. (2012). Earnings Management Prediction Using Neural Networks and Decision Tree in TSE. *The Iranian Accounting and Auditing Review: 19*(68);31-46. (in Persian)
- Hoglund, H. (2012). Detecting earnings management with neural networks. *Expert Systems With Applications. 39*; 9564-9570.
- Holland, J. H. (1975). *Adaptation in natural and artificial systems*, University of Michigan press. Ann Arbor, MI, 1(97), 5.
- Kardan, B., Gharekhani, B., Salehi, M and Mansouri, M. (2017). The evaluation accuracy of BBO and ICDE as Linear- evolutionary Algorithms and SVR and CART as Non-linear Algorithms to earnings

- management prediction. *Journal of Financial Accounting Research*:9(1), Ser No. (31). (in Persian)
- Kennedy, J, & Eberhart, R. (1995). Particle swarm optimization. *IEEE International Conference on Neural Networks*, 1995. Proceedings:4;1942-1948.
- Kordestani, G. tatl, R. (2013). Earnings Attributes and Type of Earnings Management in the distressed and bankrupt firms. *Journal Accounting Review*: 3(4); 79-104. (in Persian)
- Kun-chih, C. Qiang, C. Ying, C. Yu-Chen, L and Xing, X. (2016) . Financial Reporting Quality of Chinese Reverse Merger Firms: The Reverse Merger or the Weak Country Effect?.*The Accounting Review*: 91(5);2363-1390
- McCulloch W.S, Pitts W. (1943). A logical calculus of the ideas immanent in nervous activity. *Bulletin Math. Biophys.*5, 115-133.
- Moradi,M. soleymani mareshk,M.Bagheri,M. (2014). Factors Effective on Timeliness of Financial Reporting: Using Synthetic Neural Networks and Decision Trees Techniques. *The Journal of Empirical Researches in Accounting*: 5(17);119-137.(in Persian)
- Naghd, Sajad. Arab ,Mziar Yazdi. (2017). Forecasting EPS o with Hybrid Genetic algorithm, particle swarm optimization and Neural networks. *The Journal Accounting Knowledge*:8(30); 7-34. (in Persian)
- Najari, M. ,Hazarati, A, Rezaie, P. ,Habibzadeh Baygi, J. (2014). Forecasting of Erning Management by Support Vector Machine:Case Study in Tehran Exchange Stock.Middle-East. *Journal of Scientific Research*. 19(7):1007-1017.
- Nikomaram, H.Badavar Nahandi, Y. (2011). Explaining and presenting a model for determining and evaluating factors affecting the selection of financial reporting quality in Iran. *Productivity management*: 8; 141-187. (in Persian)
- Poorvali, S.Jabarzadeh, S. Zaher, S. (2015). Investigating the relationship between accounting conservatism and earnings quality of accepted companies in Tehran Securities Exchange. *Jounal of Economics and Tex* :2(1).84-97(in Persian)
- Poulton M.M. (2002). Neural networks as an intelligence amplification tool. a review of applications. *J Geophys*, 67(3), 979-93
- Qingling,T.Huifa,C. Zhijun ,L. (2016). How to measure country-level financial reporting quality? *Journal Financial Reportting and Accounting*:14(2).230-265
- Salau, A and CheAhmad, A. (2016). Audit Fees, Corporate Governance Mechanisms,and Financial Reporting Quality in Nigeria. *Business & Economics Review*:26(2);122-135.
- Sarlak, N.Mohammadi, A. (2014). The relationship between quality of aggregate disclosure (mandatory and voluntary) and financial and

- nonfinancial characteristics of companies listed in Tehran Stock Exchange. Accounting and Audit Research:7(28);18-35(in Persian).
- 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 Persian).
- Tsai, C. Chiou F. (2009). Earnings Management Prediction: A Pilot Study of Combining Neural Networks and Decision Trees. Expert Systems with Applications, 36: 7183-7191.