

**پیش‌بینی بازده سهام شرکت‌های پذیرفته شده در بورس و اوراق بهادار تهران  
با استفاده از تکنیک‌های داده‌کاوی (شبکه عصبی (MLP) و مدل افزودنی کلی (GAM)**

راضیه رجبی<sup>۱</sup>، دکتر محمد رضا عسگری<sup>۲</sup>، دکتر عبدالمجید دهقان<sup>۳</sup>

۱. کارشناسی ارشد، مدیریت مالی، دانشکده مدیریت و حسابداری، واحد یادگار امام خمینی (ره) شهرری،

دانشگاه آزاد اسلامی، تهران، ایران [r.rajabi2550@gmail.com](mailto:r.rajabi2550@gmail.com)

۲. دانشیار و عضو هیأت علمی، مدیریت مالی، دانشکده مدیریت و حسابداری، واحد یادگار امام خمینی (ره)

شهرری، دانشگاه آزاد اسلامی، تهران، ایران [Asgari@iausr.ac.ir](mailto:Asgari@iausr.ac.ir)

۳. استادیار و عضو هیأت علمی، مدیریت مالی، دانشکده مدیریت و حسابداری، واحد یادگار امام خمینی (ره)

شهرری، دانشگاه آزاد اسلامی، تهران، ایران [mjd.dehghan@gmail.com](mailto:mjd.dehghan@gmail.com)

#### چکیده

در این پژوهش به پیش‌بینی بازده سهام شرکت‌های پذیرفته شده در بورس و اوراق بهادار تهران با استفاده از تکنیک‌های داده‌کاوی اعم از شبکه عصبی پرسپترون چندلایه (MLP) و مدل افزودنی کلی (GAM)، طی سال‌های ۱۳۹۱ الی ۱۳۹۶ می‌پردازیم. مسئله اصلی در پژوهش حاضر این است که از بین تکنیک‌های داده‌کاوی مطرح، کدامیک در پیش‌بینی بازده سهام شرکت‌های پذیرفته شده در بورس و اوراق بهادار تهران کارتر می‌باشد. لذا این پژوهش در قالب دو فرضیه مطرح شده و برای آزمون این مسئله ۶۷ شرکت پذیرفته شده در بورس - بازار اول - تابلوی اصلی و تابلوی فرعی به عنوان جامعه هدف انتخاب شده‌اند. همچنین از بین عوامل متعددی که بر بازده سهام اثر می‌گذارند، چهار عامل به عنوان عوامل مؤثر بر بازده سهام از قبیل سود (زیان) عملیاتی، سود هر سهم، نسبت جاری و نسبت آبی به عنوان ورودی‌های پژوهش انتخاب شده‌اند. برازش هر یک از مدل‌های مذکور بر مبنای فرم خطی تابع کاب - داگلاس می‌باشد. یافته‌های بدست آمده حاکی از توانایی مدل شبکه عصبی و عدم توانایی مدل افزودنی کلی در پیش‌بینی بازده سهام بوده و همچنین نشان‌دهنده برتری عملکرد و کارایی شبکه عصبی پرسپترون چندلایه نسبت به مدل افزودنی کلی می‌باشد.

**واژه‌های کلیدی:** بازده سهام، پیش‌بینی، داده‌کاوی، شبکه عصبی، مدل افزودنی کلی.

## مقدمه

سال‌های متمادی است که پژوهشگران و تحلیلگران حوزه مالی در جستجوی یافتن سنجه عملکردی هستند که از سوی آن بتوانند با نزدیکترین تقریب، بازده و تغییرات آن را برای یک شرکت پیش‌بینی کنند، چرا که معمولاً بازده سهام تأثیر مستقیمی بر ثروت سهامداران دارد و اگر تصمیم گیرندگان بازار اوراق بهادار به طریقی بازده سهام را پیش‌بینی کرده و سهام با بازده آتی پایین را فروخته و سهام با بازده آتی بالا را خریداری کنند خواهند توانست ثروت خود را حداکثر کنند (۱۷/۱۳۸۹:ص ۱۲۲). در این بین به نظر می‌رسد که سرمایه‌گذاران می‌توانند به اطلاعات سیستم‌های حسابداری اتکا کنند، زیرا مدت‌ها است که اطلاعات خروجی سیستم حسابداری، وظیفه ارائه اطلاعات صحیح و مربوط به ارزیابی عملکرد شرکت‌ها را بر عهده گرفته و از مهمترین پارامترها در تصمیم‌گیری‌های اقتصادی بازیگران بازارهای مالی و سرمایه محسوب می‌شود (۱۳/۱۳۸۹:ص ۱۴۷). از سوی دیگر با توجه به پیشرفت‌های اخیر در علم داده‌کاوی، می‌توان ابزارهای مفیدی را در پیش‌بینی محیط‌های شلوغ مانند بازارهای بورس در تسخیر رفتارهای غیرخطی مورد استفاده قرار داد (۱۸/۱۳۹۱:ص ۱۵). داده‌کاوی کمک می‌کند تا سازمان‌ها با کاوش بر روی داده‌های یک سیستم، الگوها، روندها و رفتارهای آینده را کشف و پیش‌بینی کرده و بهتر تصمیم بگیرند (۱۸/۱۳۹۱:ص ۱۵). از این رو هدف از انجام این پژوهش علاوه بر پیش‌بینی بازده سهام شرکت‌های پذیرفته شده در بورس و اوراق بهادار تهران با استفاده از تکنیک‌های داده‌کاوی اعم از شبکه عصبی پرسپترون چندلایه (MLP) و مدل افزودنی کلی (GAM)، ارزیابی قدرت و تعیین کارایی هر یک از مدل‌های مذکور می‌باشد. بر اساس ماهیت پژوهش، دو سؤال به شرح زیر مطرح می‌شود که با بهره‌گیری و بررسی هر یک از تکنیک‌های مذکور، قابلیت پاسخ به این سؤالات فراهم می‌گردد:

الف) چگونه هر یک از مدل‌های شبکه عصبی و مدل افزودنی کلی (GAM) قدرت پیش‌بینی بازده سهام شرکت‌های مورد مطالعه را دارا هستند؟

ب) از بین مدل‌های مذکور کدام یک در پیش‌بینی بازده سهام شرکت‌های مورد مطالعه کارا تر است؟

## مبانی نظری و پیشینه پژوهش

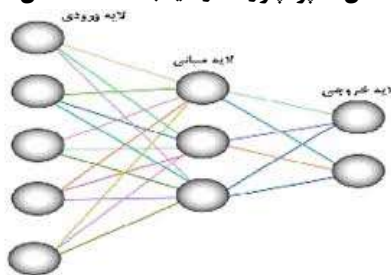
در ادبیات نظری این پژوهش به تشریح تکنیک‌های داده‌کاوی مطرح می‌پردازیم.

شبکه عصبی پرسپترون چند لایه (MLP)<sup>۱</sup>

شبکه‌های عصبی نوعی مدل‌سازی ساده‌انگارانه از سیستم عصبی واقعی هستند که کاربرد فراوانی در حل مسائل مختلف در علوم دارند. حوزه کاربرد این شبکه‌ها آنچنان گسترده است که از کاربردهای طبقه‌بندی گرفته تا کاربردهایی نظیر درون‌یابی، تخمین، آشکارسازی و... را شامل می‌شوند. (۱۵/۱۳۸۷:ص ۳) شبکه‌ها انواع مختلفی دارند، اما همگی آنها از دو مؤلفه تشکیل می‌شوند، مجموعه‌ای از نرون‌ها و اتصالات

بین نرون‌ها. هر نرون در حقیقت واحد محاسباتی شبکه است که ورودی‌ها را گرفته و بر روی آن پردازش انجام می‌دهند تا خروجی بدست آید (۱۵/۱۳۸۷:ص ۴). یکی از ساده‌ترین و در عین حال کارآمدترین چیدمان‌های پیشنهادی برای استفاده در مدل‌سازی عصب‌های واقعی، مدل پرسپترون چندلایه یا به اختصار MLP می‌باشد که از یک لایه ورودی، یک یا چند لایه پنهان و یک لایه خروجی تشکیل شده است. در این ساختار، تمام نرون‌های یک لایه به تمام نرون‌های لایه بعد متصلند. این چیدمان اصطلاحاً یک شبکه با اتصالات کامل را تشکیل می‌دهد. شکل ۱ شمای یک پرسپترون دولایه است. به سادگی می‌توان استنباط نمود که تعداد نرون‌های هر لایه، مستقل از تعداد نرون‌های دیگر لایه‌ها می‌باشد. توجه به این نکته حائز اهمیت است که در شکل ۱، هر دایره تجمیع شده عمل جمع و آستانه‌گذاری (عبور از تابع غیرخطی سیگموئید) است (۱۵/۱۳۸۷:ص ۷).

شکل ۱. پرسپترون دو لایه با اتصالات کامل



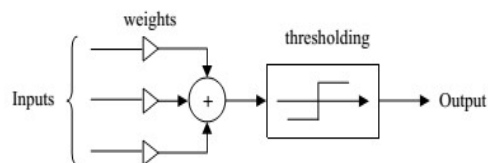
در شکل ۲ که به منظور سهولت نمایش به این فرم نشان داده شده است، با توجه به شکل، خروجی عصب  $i$ ام (در لایه آخر) را می‌توان به صورت زیر نشان داد (۱۵/۱۳۸۷:ص ۸):

$$O_i = \text{sgm}(\sum \text{sgm}(\sum x_j w_{jm}^h) w_{mi}^o) \quad \text{رابطه ۱}$$

که در آن  $h$  و  $o$  به ترتیب نشان‌دهنده لایه پنهان و لایه خروجی بوده و منظور از  $w$  همان وزن لایه‌ها می‌باشد.  $\text{sgm}$  نیز تابع سیگموئید است که به صورت زیر تعریف می‌شود (۱۵/۱۳۸۷:ص ۸):

$$\text{Sgm}(x) = \frac{1}{1+e^{-x}} \quad \text{رابطه ۲}$$

شکل ۲. مدل ریاضی ساده شده عصب واقعی



وزن ها در محاسبات لایه‌های میانی استفاده می‌شوند و طرز استفاده آنها به این صورت است که هر نرون در لایه میانی (لایه هایی غیر از لایه اول) دارای چند ورودی از یال مختلف می‌باشد که هر کدام یک وزن خاص دارند. هر نرون لایه میانی، میزان هر ورودی را در وزن یال مربوطه آن ضرب می‌کند و حاصل این ضرب ها را با هم جمع می‌کند و سپس یک تابع از پیش تعیین شده (تابع فعال‌سازی) روی این حاصل اعمال می‌کند و نتیجه را به عنوان خروجی به نودهای لایه بعد می‌دهد. تعداد نرون ها و تعداد لایه‌های نهان و نحوه وصل شدن گره‌ها به یکدیگر معماری (توپولوژی) شبکه عصبی را مشخص می‌کند (۱۳۹۱/۱۸:ص ۱۱ و ۱۲).

### مدل افزودنی کلی (GAM)<sup>۱</sup>

مدل افزودنی کلی (GAM) که با عناوینی چون مدل افزایشی تعمیم یافته و مدل جمعی تعمیم یافته مورد استفاده قرار می‌گیرد، در واقع بسطی بر روش های رگرسیون خطی و رگرسیون منطقی می‌باشد. به این دلیل به این روش افزودنی می‌گویند که فرض می‌کنیم می‌توانیم مدل را به صورت مجموع چند تابع غیرخطی (هر تابع برای یک متغیر پیش‌بینی کننده) بنویسیم. این مدل می‌تواند هم به منظور رگرسیون و هم به منظور کلاس‌بندی داده‌ها استفاده گردد. این ویژگی غیرخطی بودن توابع باعث می‌شود که این روش نسبت به روشهای رگرسیون خطی بهتر باشد. ارتباط متدولوژیک بین رگرسیون منطقی و نگرش GAM با تشریح چارچوب مدل خطی تعمیم یافته<sup>۲</sup> (GLM) یافته آغاز شده است. در حقیقت مدل افزودنی کلی، یک مدل خطی تعمیم یافته یا یک پیشگویی خطی بوده که شامل مجموعه‌ای از توابع هموار برای متغیرها است. در این مدل‌ها فرض می‌شود که میانگین متغیر وابسته از طریق یک تابع پیوند به متغیر مستقل وابسته است. بنابراین متغیر وابسته می‌تواند هر توزیعی از خانواده نمایی (مثل توزیع نرمال، پواسون، دو جمله‌ای، گاما) را داشته باشد. در مدل خطی تعمیم یافته مقدار مورد انتظار متغیر وابسته به یک تابع یکنوا هموار از پیشگو خطی وابسته می‌باشد. مدل خطی تعمیم یافته ساختار اصلی زیر را دارد (۱۳۹۳/۱۹:ص ۱۶۴):

$$g(\mu_i) = X_i^T \beta \quad \text{رابطه ۳}$$

### 1- Generalized Additive Model

که در آن  $\mu_i \equiv E(Y_i)$ ،  $g$  یک تابع پیوند یکنوای هموار، بردار  $X_i$ ،  $i$  امین سطر از ماتریس طرح  $X$  و  $\beta$  بردار پارامترهای نامعلوم است. چون مدل های خطی تعمیم یافته از طریق پیشگویی خطی  $X\beta$  تعیین می شود، بیشتر مفاهیم و نظریه های کلی مدل سازی خطی با مقداری تغییر، به مدل سازی خطی تعمیم یافته انتقال می یابد. انتخاب های مختلف تابع توزیع و معادله در نتیجه تکنیک های مختلف آماری بوجود می آیند. برای مثال، توزیع نرمال در ترکیب با معادله اتحاد منتج به مدل رگرسیون چندگانه نرمال می شود. وقتی پاسخ های  $Y$  دودویی (باینری) هستند، تابع توزیع عبارت است از توزیع دوجمله ای و تفسیر  $\mu_i$  عبارت است از احتمال  $(p_i)$ ،  $Y_i$  با گرفتن مقدار یک. بنابراین مدل رگرسیون منطقی با اجرای معادله لجوجیت عبارت است از:

$$\text{logit}\{P(X)\} \equiv \log\left\{\frac{P(X)}{1-P(X)}\right\} = \alpha + \sum_{j=1}^p \beta_j^1 X_j \quad \text{رابطه ۴}$$

مدل افزودنی کلی در حالت کلی ساختاری به شکل زیر دارد:

$$g(\mu_i) = X_i' \beta + \sum_{j=1}^p p_j = 1 \quad f_j(X_j) \quad \text{رابطه ۵}$$

حال فرض کنید که  $Y$  پاسخ متغیر با برجسب های هدف دوتایی و  $X_1, X_2, \dots, X_p$  یک سری متغیرهای مستقل هستند، مدل افزودنی کلی قانون رگرسیون استدلالی را به وسیله جایگزینی پیش بین خطی  $\sum_{j=1}^p \beta_j X_j$  در رابطه ۴ با دیگر مؤلفه جمعی در رابطه ۵ که در اینجا به قرار زیر است:

$$\text{logit}\{P(X)\} \equiv \log\left\{\frac{P(X)}{1-P(X)}\right\} = \alpha + \sum_{j=1}^p p_j = 1 \quad f_j(X_j) \quad \text{رابطه ۶}$$

این تحقیق از خط پارامتری برای  $f_1(x_1), f_2(x_2), \dots, f_p(x_p)$  جهت برآورد روند غیر پارامتری برای تبعیت از آزمونگر استنباطی استدلالی در  $X_1, X_2, \dots, X_p$  استفاده می کند. به عبارت دیگر (۱۹۳۳/۱۹:ص ۱۶۷):

$$Y = \alpha + f_1(x_1) + f_2(x_2) + \dots + f_p(x_p) \quad \text{رابطه ۷}$$

با توجه به رابطه ۷، مدل مورد استفاده در پژوهش به قرار زیر می باشد:

$$R_{it} = \alpha + f_1(OP) + f_2(EPS) + f_3(CR) + f_4(QR) \quad \text{رابطه ۸}$$

این پژوهش یک نمای عمومی از اصول مدل افزودنی کلی را ارائه می کند.

در ادامه به برخی از تحقیقات انجام شده در خصوص پیش بینی با استفاده از تکنیک های داده کاوی پرداخته می شود که از جمله آنها می توان به تحقیقات زیر اشاره کرد:

## پیشینه پژوهش‌های خارجی

هنریک، سابریر و کیمارا (۲۰۱۸/۲۱:ص ۱۸۳)، با استفاده از تکنیک رگرسیون بردار پشتیبان و قیمت‌های روزانه در سه بازار مختلف به پیش‌بینی قیمت سهام پرداخته‌اند. نتایج بدست آمده نشان دهنده این است که رگرسیون بردار پشتیبان دارای قدرت پیش‌بینی است. کراناپولاس، پاپادیمیتریو و ولز تا کیز (۲۰۱۸/۲۲:ص ۵۹)، فرضیه خود مبنی بر قابل پیش‌بینی بودن بازده سهام را با استفاده از درخواست اطلاعات تخمینی با توجه به مقدار عددی شاخص جستجوی روزانه اینترنتی (SVI) از طریق گوگل مورد بررسی قرار دادند. نتایج بدست آمده نشان دهنده این است که ترکیب متغیر SVI با مدل‌های مختلف GARCH به طور معناداری عوامل ناپایداری را بهبود می‌بخشد. ناهیل و لیهیای (۲۰۱۸/۲۰:ص ۱۶۱)، تلاش کردند تا برای پیش‌بینی بهتر قیمت سهام از مدل جامع پیش‌بینی مبتنی بر تجزیه و تحلیل مؤلفه اصلی کرنل (KPCA) و رگرسیون ماشین بردار پشتیبان (SVR) استفاده کنند. نتایج همانندسازی نشان می‌دهند که، ساده‌سازی مشخصه‌های کرنل در تمام ساختار سیستم تصمیم‌گیری سرمایه‌گذاری می‌تواند به طور مطلوب با بهسازی عملکرد مدل، ساده شده باشد. ژانگ و انک (۲۰۱۷/۲۴:ص ۱۵۲)، در پژوهش خود فرآیند داده کاوی را برای پیش‌بینی جهت‌گیری روزانه شاخص S&P500 بر اساس ۶۰ ویژگی مالی و اقتصادی را ارائه کرده‌اند. شبکه عصبی مصنوعی (ANNs) و رگرسیون لجستیک مدل‌هایی هستند که برای طبقه‌بندی استفاده می‌کنند. نتایج این طور نشان می‌دهند که شبکه‌های عصبی به طور معنادار دقت بیشتری در طبقه‌بندی نسبت به رگرسیون لجستیک دارند. همچنین آنها (۲۰۱۷/۲۵:ص ۱۲۶) مجدداً پژوهش خود را با اعمال تکنیک‌های کاهش سه بعدی کامل، از قبیل تجزیه و تحلیل مؤلفه اصلی (PCA)، مؤلفه اصلی قدرت فازی (FRPCA) و مؤلفه اصلی الگوریتم kernel-based (KPCA)، به مجموعه داده‌های کامل برای ساده‌سازی و تنظیم مجدد ساختار اصلی داده‌ها انجام دادند. نتایج حاصل از تلفیق ANNها با PCA پایین بودن دقت طبقه‌بندی نسبت به دو ترکیب دیگر را نشان می‌دهد. بارالیس، کاکلیرو و گارزا (۲۰۱۷/۲۳:ص ۱۵ و ۱۶)، در پژوهش خود رویکردی مبتنی بر مجموعه اقلام برای حمایت از سرمایه‌گذاران به هنگام خرید و نگهداری سهام به وسیله تجزیه و تحلیل تکنیکال از طریق ابزارهای خودکار جهت شناسایی مجموعه سهام پربازده و متنوع، را ارائه کردند. بررسی‌های انجام شده بر روی شاخص‌های مختلف بازار سهام، تحت شرایط مختلف بازار نشان دهنده این است که روش پیشنهادی قابلیت برنامه‌ریزی سبب سهام پربازده و متنوع را دارد.

- 1- Henrique, Sobreiro, Kimura
- 2- Chronopoulos, Papadimitriou, Vlastakis
- 3- Nahil, Lyhyaoui
- 4- Zhong, Enke
- 5- Baralis, Cagliero, Garza

### پیشینه پژوهش های داخلی

در ایران نیز، زندیه و مردانلو (۱۳۹۶/۱۰:ص ۱۰۹)، سعی کردند تا با ارائه یک مدل تکاملی چند هدفه جدید با استفاده از دو الگوریتم ژنتیک چند هدفه NSGA II و NRGA، یک سیستم سیگنال دهی خودکار به منظور پشتیبانی از تصمیمات سرمایه گذاران ایجاد کنند. نتایج بدست آمده نشان می دهند که با در نظر گرفتن دقت بالای پیش بینی، مدل می تواند به عنوان ابزاری برای تصمیم گیری در معاملات بازار سرمایه جهت افزایش میزان سوددهی در بازار سرمایه، در چارچوب های زمانی مورد استفاده قرار گیرد. سروش یار و اخلاقی (۱۳۹۶/۱۲:ص ۵۷ و ۵۸)، با استفاده از چهار الگوریتم تحلیل جداساز خطی، تحلیل جداساز غیرخطی، نزدیکترین K همسایگی و درخت تصمیم و به کمک ۱۶ متغیر مستقل به پیش بینی بازده و ریسک سیستماتیک سهام پرداخته اند. نتایج حاکی از این است که استفاده از متغیرهای مستقل منتخب (به جای استفاده از کل متغیرهای مستقل) توان الگوریتم ها را در پیش بینی بازده و ریسک سیستماتیک بهبود می بخشد. ستایش و کاظم نژاد (۱۳۹۵/۱۱:ص ۱)، برای پیش بینی بازده سهام شرکت های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران به مقایسه عملکرد رگرسیون های تجمعی و روش مبتنی بر همبستگی و ریلیف با رگرسیون خطی و شبکه عصبی مصنوعی پرداختند. نتایج حاکی از عملکرد بهتر روش رگرسیون تجمعی نسبت به رگرسیون خطی و شبکه های عصبی مصنوعی است. افزون بر این، یافته ها حاکی از آن بود که پیش بینی با استفاده از متغیرهای انتخاب شده در روش های مبتنی بر همبستگی و ریلیف، به طور معناداری عملکرد پیش بینی را نسبت به استفاده از کلیه متغیرها افزایش می دهد. برزگری خانقاه و جمالی (۱۳۹۵/۹:ص ۷۱)، به بررسی مطالعات صورت گرفته در تعیین نقش نسبت های مالی در پیش بینی بازده سهام به عنوان یکی از اهداف عمده سهامداران پرداخته اند. در این پژوهش که به تحقیقات داخلی مراجعه شده است، نتایج حاکی از آن است که نسبت های سودآوری در بین سایر گروه های نسبت های مالی از سهم بالاتری در پیش بینی بازده سهام برخوردارند و در این بین نسبت بازده دارایی و بازده حقوق صاحبان سهام بیشترین توانایی در توضیح تغییرات بازده سهام را از خود نشان داده اند. علیمحمدی، عباسی مهر و جواهری (۱۳۹۴/۱۴:ص ۱۲۹)، به منظور بررسی توانایی نسبت های مالی در تبیین بازده معاصر و پیش بینی بازده آتی سهام، از چهار الگوریتم درخت تصمیم (شامل CHAID، ECHAID، QUEST و CRT) استفاده کردند. نتایج بدست آمده نشان می دهد که الگوریتم CRT و ECHAID در تبیین بازده معاصر و الگوریتم CHAID در پیش بینی بازده آتی بهترین عملکرد را دارند. همچنین قدرت مدل ها در تبیین بازده معاصر بیشتر از پیش بینی بازده آتی است. هرچند که در هر دو حالت، توانایی مدل ها از نظر آماری قابل اتکا نبوده و از این رو فرضیه برقراری ارتباط تبیینی بین نسبت های مالی مطرح شده در پژوهش و تغییرات بازده معاصر و آتی سهام رد می شود.

### فرضیه‌های پژوهش

با توجه به اهداف پژوهش و سؤالات مطرح شده، فرضیه‌های این تحقیق به قرار زیر می‌باشد:

– شبکه عصبی قدرت پیش‌بینی بازده سهام شرکت‌های پذیرفته شده در بورس و اوراق بهادار تهران را دارد.

– مدل افزودنی کلی (GAM) قدرت پیش‌بینی بازده سهام شرکت‌های پذیرفته شده در بورس و اوراق بهادار تهران را دارد.

### متغیرهای پژوهش

در این پژوهش متغیر وابسته بازده سهام و از بین عوامل متعددی که بر بازده سهام اثر می‌گذارند، چهار عامل به عنوان عوامل مؤثر بر بازده سهام (متغیرهای مستقل) انتخاب شده‌اند که به قرار زیر می‌باشند (۱۳۹۲/۱۶:ص ۵ و ۶):

جدول ۱. متغیرهای پژوهش

نام متغیر	نوع متغیر	علامت اختصاری	نحوه محاسبه
بازده سهام	وابسته	$R_{it}$	بازده سهام $= \frac{\text{سهام جایزه} + \text{حق تقدم} + \text{سود نقدی سهام} + (\text{قیمت روز} - \text{قیمت پایه})}{\text{درصد افزایش سرمایه از محل آورده} + \text{قیمت پایه}}$
سود (زیان) عملیاتی	مستقل	OP	هزینه‌های عملیاتی - درآمدهای عملیاتی = سود (زیان) عملیاتی
سود هر سهم	مستقل	EPS	سود خالص $= \frac{\text{سود هر سهم}}{\text{سرمایه شرکت (میانگین موزون تعداد سهام منتشره)}}$
نسبت جاری	مستقل	CR	داراییهای جاری $= \frac{\text{نسبت جاری}}{\text{بدهیهای جاری}}$
نسبت آنی	مستقل	QR	موجودی‌ها - داراییهای جاری $= \frac{\text{نسبت آنی}}{\text{بدهیهای جاری}}$

### روش‌شناسی پژوهش

پژوهش حاضر از لحاظ هدف کاربردی و از نوع تحقیقات توصیفی - همبستگی می‌باشد. جهت گردآوری اطلاعات در زمینه ادبیات نظری، از منابع کتابخانه‌ای، مقالات، کتاب‌های مورد نیاز و پایان‌نامه، و جهت گردآوری داده‌ها، از طریق مراجعه به صورت‌های مالی حسابرسی شده، داده‌ها و اطلاعات تاریخی

شرکت های پذیرفته شده در بورس و اوراق بهادار تهران در سایت رسمی بورس و اوراق بهادار تهران، سایت کدال، سایت شرکت پردازش اطلاعات مالی ایران<sup>۳</sup> و همچنین با بهره گیری از نرم افزار رهاورد نوین<sup>۳</sup>، صورت گرفته است. جامعه آماری این پژوهش را شرکت های پذیرفته شده در بورس و اوراق بهادار تهران در بازه زمانی ۱۳۹۱ الی ۱۳۹۶ تشکیل می دهند، لذا برای تعیین جامعه هدف از روش حذف سیستماتیک استفاده شده است. از این رو شرکت هایی که شرایط زیر را دارا باشند به عنوان جامعه هدف انتخاب و مابقی شرکت ها حذف می شوند که با توجه به شرایط ذکر شده، تعداد ۶۷ شرکت به عنوان جامعه هدف انتخاب شده اند.

شرکت ها قبل از سال ۱۳۹۱ در بازار سرمایه پذیرفته شده و جزء بازار اول (تابلوی اصلی و فرعی) باشند؛ دوره مالی آنها منتهی به اسفند ماه هر سال (۱۳۹۱ الی ۱۳۹۶) باشد؛ صورت های مالی آنها برای هر دوره در دسترس باشد.

### یافته های پژوهش

#### تخمین روابط بین متغیرها بر اساس مدل آماری پژوهش

روش به کار گرفته شده فرم خطی تابع کاب - داگلاس می باشد. هدف ما از به کارگیری این مدل بررسی درصد تغییر پذیری و به نوعی پیش بینی بازده سهام شرکت های پذیرفته شده در بورس و اوراق بهادار تهران نسبت به تغییر متغیرهای مستقل است. آنچه ما باید در این معادله تخمین بزنیم، ضرایب معادله هستند. با توجه به پژوهش حاضر، فرم کلی و فرم خطی تابع کاب - داگلاس برای معادله ای با چهار متغیر مستقل به صورت زیر می باشد:

$$y = \alpha x_1^{\beta_1} x_2^{\beta_2} x_3^{\beta_3} x_4^{\beta_4} \quad \text{رابطه ۹}$$

$$\log(y) = \log(\alpha) + \beta_1 \log(x_1) + \beta_2 \log(x_2) + \beta_3 \log(x_3) + \beta_4 \log(x_4) \quad \text{رابطه ۱۰}$$

در معادله فوق  $y$  همان متغیر وابسته یعنی بازده سهام؛  $X_1$ ،  $X_2$ ،  $X_3$  و  $X_4$  متغیرهای مستقل هستند که به ترتیب بیانگر سود (زیان) عملیاتی، سود هر سهم، نسبت جاری و نسبت آتی می باشند. به عبارت دیگر:

$$\log(R_{it}) = \log(\alpha) + \beta_1 \log(OP) + \beta_2 \log(EPS) + \beta_3 \log(CR) + \beta_4 \log(QR) \quad \text{رابطه ۱۱}$$

جهت سهولت در انجام فرآیند، از نرم افزار EViews9 برای تخمین ضرایب و تحلیل نتایج حاصل از مدل آماری استفاده شده است.

1- <http://new.tse.ir>  
2- <http://www.codal.ir>  
3- <http://www.fipiran.com>

جدول ۲. نتایج بدست آمده از تخمین ضرایب مدل آماری

متغیرها	ضرایب تخمین	انحراف معیار	آماره t
عرض از مبدأ	۰/۶۶۰۷۶۰	۰/۰۲۷۹۰۰	۲۳/۶۸۲۷۹
سود (زیان) عملیاتی	۰/۰۴۶۱۷۳	۰/۰۲۸۷۲۰	۱/۶۰۷۷۱۹
سود هر سهم	۰/۰۲۰۴۸۵	۰/۰۲۸۹۶۵	۰/۷۰۷۲۲۰
نسبت جاری	-۰/۰۱۸۸۲۱	۰/۰۴۷۶۱۲	-۰/۳۹۵۳۰۷
نسبت آتی	۰/۰۳۸۴۴۷	۰/۰۶۲۲۷۴	۰/۶۱۷۳۸۷
معیار آکائیک (AIC)	۱/۳۵۹۹۰۳		

با توجه به فرم خطی تابع کاب - داگلاس و جدول ۲ معادله اصلی به صورت زیر می باشد:

$$y = (0.660760) + (0.046173)OP + (0.020485)EPS + (-0.018821)CR + (0.038447)QR \quad (12) \text{ رابطه}$$

در معادله فوق  $y$  همان  $\log(R_{it})$  می باشد.

از آنجا که هدف ما تخمین ضرایب معادله می باشد، لذا با توجه به ضرایب بدست آمده؛

- به ازای ۱ واحد تغییر در سود (زیان) عملیاتی،  $0.046173$  واحد تغییر در متغیر وابسته (بازده سهام) ایجاد می شود. به عبارت دیگر ۱ واحد افزایش سود (زیان) عملیاتی، بازده سهام را  $0.046173$  واحد افزایش می دهد.

- به ازای ۱ واحد تغییر در سود هر سهم،  $0.020485$  واحد تغییر در متغیر وابسته (بازده سهام) ایجاد می شود. به عبارت دیگر ۱ واحد افزایش سود هر سهم، بازده سهام را  $0.020485$  واحد افزایش می دهد.

- به ازای ۱ واحد تغییر در نسبت جاری،  $0.018821$  واحد تغییر در متغیر وابسته (بازده سهام) ایجاد می شود. به عبارت دیگر ۱ واحد افزایش نسبت جاری، بازده سهام را  $0.018821$  واحد کاهش می دهد.

- به ازای ۱ واحد تغییر در نسبت آتی،  $0.038447$  واحد تغییر در متغیر وابسته (بازده سهام) ایجاد می شود. به عبارت دیگر ۱ واحد افزایش نسبت آتی، بازده سهام را  $0.038447$  واحد افزایش می دهد.

### آزمون فرضیه اول

در طراحی شبکه جهت پیش بینی بازده سهام از نرم افزار SPSS20 استفاده شده است. به منظور شبیه سازی شبکه عصبی، داده های ورودی را به دو قسمت داده های آموزش و تست دسته بندی کرده ایم که  $67/7$  درصد داده ها معادل  $272$  داده به عنوان داده های آموزش و  $32/3$  درصد داده ها معادل  $130$  داده به عنوان داده های تست مورد استفاده قرار گرفته است.

جدول ۳. خلاصه فرآیند آماده سازی داده ها

درصد	تعداد		
۰.۶۷٪	۲۷۲	داده های آموزش	نمونه
۰.۳۲٪	۱۳۰	داده های تست	
۰.۱۰۰٪	۴۰۲	کل	

در طراحی شبکه باید اندازه مجموعه های آموزش و تست، تعداد لایه های پنهان شبکه، تعداد واحدهای (نرون های) هر لایه، تابع تبدیل و تابع عملکرد مشخص شود. در این پژوهش ۴ معیار به منظور پیش بینی بازده سهام مطرح است. بنابراین در این تحقیق تعداد نرون های لایه ورودی ۴ و با توجه به اینکه شبکه دو خروجی دارد تعداد لایه های خروجی ۲ می باشد.

جدول ۴. اطلاعات شبکه

سود (زیان) عملیاتی	۱	متغیرهای مستقل	لایه ورودی
سود هر سهم	۲		
نسبت جاری	۳		
نسبت آتی	۴		
۴	تعداد واحدها	لایه های پنهان (میانی)	
استاندارد شده	مقیاس بندی متغیرهای وابسته		
۲	تعداد لایه های پنهان		
۳	تعداد واحدها در لایه پنهان اول		
۲	تعداد واحدها در لایه پنهان دوم	لایه خروجی	
سیگموئید	تابع عملکرد		
بازده سهام	متغیر وابسته		
۲	تعداد واحدها		
سیگموئید	تابع عملکرد	مجموع مربعات	
مجموع مربعات	تابع خطا		

جدول ۴، اطلاعات مربوط به شبکه عصبی را نشان داده و برای حصول از اینکه موارد اختصاص یافته صحیح می باشند، کاربرد دارد. به موارد زیر توجه نمایید:

- تعداد واحدهای موجود در لایه ورودی برابر با تعداد متغیرهای مستقل می باشد.
- تعداد واحدهای خروجی در کل ۲ واحد لایه خروجی است.

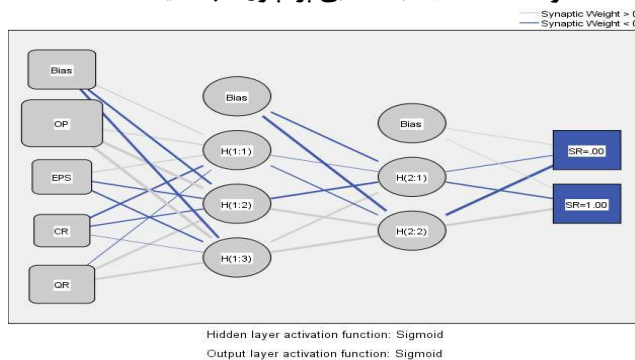
– دو لایه پنهان در خواست شده و فرآیند ۳ واحد در لایه اول و ۲ واحد را در لایه دوم پنهان، قرار داده است.

– برای هر یک از متغیرهای وابسته به مقیاس یک واحد خروجی جدا و مستقل ایجاد گردیده است که در آن برای لایه خروجی نیاز به تابع فعال‌سازی سیگموئید داریم.  
– در جدول، میزان مجموع مربعات خطاها نیز آورده شده است.

### ساختار شبکه عصبی و توپولوژی

ساختار شبکه عصبی و توپولوژی یا به اصطلاح معماری شبکه نشان دهنده ساختار شبکه در این پژوهش می‌باشد که این ساختار شامل ۴ متغیر مستقل به عنوان لایه ورودی، فرایند ۳ واحد در لایه پنهان اول، فرایند ۲ واحد در لایه پنهان دوم و متغیر وابسته که شامل دو طبقه افزایش و کاهش یعنی ۲ خروجی می‌باشد.

نمودار ۱. معماری شبکه عصبی پرسپترون چندلایه (MLP)



### خلاصه مدل

جدول ۵. خلاصه مدل (متغیر وابسته: بازده سهام)

آموزش	مجموع مربعات خطا درصد خطای پیش‌بینی عدم کاهش الگوریتم تخمین	۶۱/۰۹۹ ۳۵/۷ توقف الگوریتم
تست	مجموع مربعات خطا درصد خطای پیش‌بینی	۲۷/۷۲۹ ۳۳/۱

در این بخش اطلاعات مربوط به نتایج آموزش و تست انجام شده است. در این جدول مجموعه مربعات خطاها نشان داده شده است. این همان تابع خطایی است که شبکه تلاش دارد در طی عملیات آموزش آن را به کمترین میزان خود برساند. باید توجه داشت که مقادیر مربوط به مجموع مربعات و مابقی خطاها که در جدول آورده شده است، برای مقادیر از نو مقیاس شده متغیر وابسته، محاسبه گردیده‌اند.

میزان پیش‌بینی‌ها اشتباه که به صورت درصد نشان داده شده است. از آنجایی که میزان خطا پس از گذشت یک مرحله از الگوریتم تخمین کاهش نیافته، این الگوریتم متوقف گردیده است.

با توجه به جدول ۵ مجموع مربعات خطای بدست آمده از برازش این مدل برابر ۶۱/۰۹۹ در نمونه آموزش و ۲۷/۷۲۹ در نمونه تست می‌باشد و از آنجایی که مقدار درصد خطای پیش‌بینی بدست آمده در نمونه آموزش بیشتر از نمونه تست است بنابراین برازش مدل قابل قبول است.

#### طبقه بندی

جدول طبقه‌بندی نشان می‌دهد که شبکه به شکل قابل ملاحظه‌ای در پیش بینی افزایش بازده سهام نسبت به کاهش بازده سهام بهتر عمل می‌نماید.

جدول ۶. طبقه بندی

پیش بینی			
درصد محاسبه شده	افزایش بازده سهام (کد ۱)	کاهش بازده سهام (کد ۰)	
			نمونه آموزش:
۰/۰	۹۷	۰	کاهش بازده سهام (کد ۰)
۱۰۰/۰	۱۷۵	۰	افزایش بازده سهام (کد ۱)
۶۴/۳	۱۰۰/۰	۰/۰	کل بر حسب درصد
			نمونه تست:
۰/۰	۴۳	۰	کاهش بازده سهام (کد ۰)
۱۰۰/۰	۸۷	۰	افزایش بازده سهام (کد ۱)
۶۶/۹	۱۰۰/۰	۰/۰	کل بر حسب درصد

بر اساس جدول ۶، برای ۴۰۲ داده مورد استفاده ۹۷ مورد خطای طبقه‌بندی در نمونه آموزش و ۴۳ مورد خطای طبقه‌بندی در نمونه تست وجود دارد (در نمونه آموزش ۹۷ مورد از داده‌ها که مربوط به تعیین میزان

کاهش بازده سهام هستند در خصوص افزایش بازده پیش بینی شده‌اند و خطایی در خصوص داده‌ها که مربوط به تعیین میزان افزایش بازده سهام هستند رخ نداده است؛ در نمونه تست ۴۳ مورد از داده‌ها که مربوط به تعیین میزان کاهش بازده سهام هستند در خصوص افزایش بازده پیش‌بینی شده‌اند و خطایی در خصوص داده‌ها که مربوط به تعیین میزان افزایش بازده سهام هستند رخ نداده است) بر اساس جدول فوق، شبکه در نمونه آموزش و نمونه تست به ترتیب ۶۴/۳ و ۶۶/۹ درصد بازده سهام شرکت‌ها را بر اساس متغیرهای مستقل به درستی طبقه‌بندی کرده است.

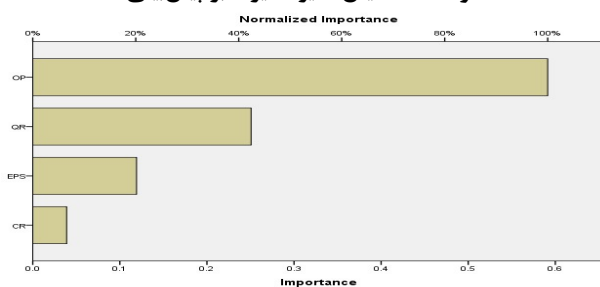
### اهمیت متغیرهای مستقل

اهمیت متغیرهای مستقل در تشخیص این نکته است که به چه میزان مقادیر پیش‌بینی شده توسط شبکه، با مقادیر متغیر مستقل، تغییر می‌نماید. نرمال سازی این اهمیت بسیار ساده است و با تقسیم مقادیر اهمیت به بزرگترین مقدار آن حاصل می‌شود و به صورت درصد بیان می‌گردد. در این پژوهش آرایش تأثیر متغیرها بر پیش‌بینی بر اساس فرم خطی تابع کاب - داگلاس، مدل آماری پژوهش و با استفاده از شبکه عصبی (MLP) مشخص شده‌اند که سود (زیان) عملیاتی، سود هر سهم، نسبت جاری و نسبت آتی به ترتیب با ضرایب نفوذ ۰/۵۹۱، ۰/۱۱۹، ۰/۰۳۹ و ۰/۲۵۱ بر بازده سهام اثرگذار هستند. در نمودار ۲، اهمیت هر یک از متغیرهای مستقل و تأثیر آنها بر بازده سهام که به صورت نزولی مرتب شده‌اند، به روشنی قابل مشاهده است.

جدول ۷. اهمیت متغیرهای مستقل

متغیرها	اهمیت	اهمیت‌های نرمال شده
سود (زیان) عملیاتی	۰/۵۹۱	٪۱۰۰/۰
سود هر سهم	۰/۱۱۹	٪۲۰/۱
نسبت جاری	۰/۰۳۹	٪۶/۶
نسبت آتی	۰/۲۵۱	۴۲٪/۴

نمودار ۲. آرایش تأثیر متغیرها بر پیش‌بینی



### آزمون فرضیه دوم

برای برآورد مدل افزودنی کلی جهت پیش بینی بازده سهام از نرم افزار SPSS20 و 9 EViews استفاده شده است. حجم نمونه معتبر ۴۰۲ است و داده ناقص یا گمشده ای وجود ندارد. به بیان دیگر ۱۰۰ درصد داده ها که برابر با ۴۰۲ می باشد در پردازش، شرکت داده شده اند. جدول ۸ بیانگر این مطلب است و جدول ۹، بیانگر میانگین، خطای استاندارد و ضریب تغییرات می باشد.

جدول ۸. خلاصه فرآیند انتخاب داده ها برای برآورد مدل افزودنی کلی

درصد نهایی	تعداد	
۱۰۰٪/۰	۴۰۲	حجم نمونه معتبر
	۰	داده های ناقص یا گمشده
	۴۰۲	کل

جدول ۹. آمار توصیفی برای مدل افزودنی کلی

ضریب تغییرات	خطای استاندارد	میانگین	متغیر وابسته: بازده سهام متغیرهای مستقل: سود (زیان) عملیاتی، سود هر سهم، نسبت جاری، نسبت آبی
۱۴۱٪/۴	۰/۷۰۷۱۱	۰/۵۰۰۰	کل

جدول ۱۰، اطلاعات لازم برای قبول یا رد شدن برازش مدل را در اختیار ما می گذارد. با توجه به مدل آماری پژوهش و مقادیر معیارهای ذکر شده در جدول زیر، مقدار معیار آکائیک مورد قبول در این مدل باید کمتر یا برابر با مقدار معیار آکائیک مدل آماری پژوهش باشد در حالیکه این مقدار در مدل افزودنی کلی بیش از مدل آماری پژوهش است و تفاوت زیادی را بین دو مدل نشان می دهد، لذا بر اساس مدل آماری پژوهش و مقادیر بدست آمده برازش مدل قابل قبول نیست.

جدول ۱۰. معیارهای تأیید مدل

مدل	انحراف معیار	آماره F	معیار آکائیک (AIC)	معیار بیزی (BIC)
مدل افزودنی کلی (GAM)	۰/۰۱۶۰۶۹	۷۵۰/۴۴۳	۵۵۲/۳۳۴	۵۵۶/۳۲۸
مدل آماری پژوهش	۰/۴۷۷۰۱۲	۱/۹۹۸۱۸۶	۱/۳۵۹۹۰۳	۱/۴۰۹۶۱۰

## نتیجه گیری و بحث

در پژوهش حاضر با استفاده از تکنیک‌های داده کاوی از قبیل مدل‌های شبکه عصبی (پرسپترون چند لایه (MLP)) و مدل افزودنی کلی (GAM) و با بهره‌گیری از متغیرهای سود (زیان) عملیاتی، سود هر سهم، نسبت جاری و نسبت آنی مقادیر کاهش و افزایش بازده سهام را پیش‌بینی کرده‌ایم. با توجه به جدول ۱۱، براساس مدل آماری پژوهش، شبکه عصبی (پرسپترون چند لایه (MLP))، قادر است تا به ترتیب اثرگذاری متغیرهای مستقل بر متغیر وابسته از آنها استفاده و به پیش‌بینی دقیق با ۹۷ مورد خطای طبقه‌بندی بپردازد، در حالی که روش مدل افزودنی کلی قدرت پیش‌بینی بازده سهام را ندارد، زیرا اساس پذیرش برازش این مدل بر مبنای معیار آکائیک می‌باشد و از آنجایی که معیار آکائیک مربوط به این روش (۵۵۲/۳۳۴) از معیار آکائیک مربوط به مدل آماری پژوهش (۱/۳۵۹۹۰۳) خیلی بیشتر است لذا برازش مدل قابل قبول نبوده و این روش قادر به پیش‌بینی بازده سهام نیست. با توجه به این مطلب ملاحظه می‌شود که شبکه عصبی (پرسپترون چند لایه (MLP)) عملکرد مناسبی داشته است که نتیجه بدست آمده با نتایج مطالعات گذشته چون مطالعات محمد حسین ستایش و مصطفی کاظم نژاد (۱۳۹۵) در تحقیقی با عنوان سودمندی رگرسیون‌های تجمیعی و روش‌های انتخاب متغیرهای پیش‌بین بهینه در پیش‌بینی بازده سهام، بیان کردند که نتایج پژوهش حاکی از برتری معنادار روش‌های غیرخطی رگرسیون تجمیعی (مدل افزودنی کلی) نسبت به رگرسیون خطی و شبکه‌های عصبی در پیش‌بینی بازده سهام است، مطابقت ندارد.

جدول ۱۱. خلاصه تکنیک‌های داده کاوی مورد استفاده در پژوهش

روش	شبکه عصبی (پرسپترون چند لایه (MLP))	مدل افزودنی کلی (GAM)
متغیرهای مستقل پذیرفته شده	سود (زیان) عملیاتی سود هر سهم نسبت جاری نسبت آنی	سود (زیان) عملیاتی سود هر سهم نسبت جاری نسبت آنی
مشاهدات	کاهش بازده سهام (کد ۰) افزایش بازده سهام (کد ۱)	کاهش بازده سهام (کد ۰) افزایش بازده سهام (کد ۱)
مقدار پیش‌بینی شده	۰	-
مقدار خطای پیش‌بینی شده	۹۷	-
معیار اطلاعات آکائیک (AIC)	-	۵۵۲/۳۳۴
تحلیل	برازش مدل بر اساس مدل آماری پژوهش قابل قبول است	برازش مدل بر اساس مدل آماری پژوهش قابل قبول نیست

با توجه به گستره نظری موجود و یافته ها در این پژوهش، از لحاظ کاربردی پیشنهاد می شود که کارگاه های آموزشی در زمینه افزایش و کیفیت بهره گیری از تکنیک های داده کاوی در تمام حوزه های مربوط به تحلیل داده های مالی، به ویژه در خصوص پیش بینی بازده سهام برگزار گردد. همچنین در خصوص تحقیقات آتی به محققین پیشنهاد می شود تا:

– پژوهش با حجم نمونه بزرگتر انجام گیرد تا ادبیات متراکم و منسجمی در خصوص نحوه به کارگیری متغیرهای ذکر شده در این تحقیق فراهم آید.

– با توجه به نظر کارشناسان و صاحب نظران خبره نسبت های مالی را رتبه بندی و با توجه به اولویت آنها، نسبت به انتخاب نسبت های مالی به عنوان متغیرهای مستقل، اقدام نموده و از نسبت های منتخب در تکرار پژوهش حاضر استفاده شود.

– برای پژوهش های آتی پیشنهاد می شود تا محققین، پژوهش حاضر را بر کل شرکت های پذیرفته شده در بورس و شرکت های فرابورسی تکرار نمایند. این کار هم قابلیت تعمیم پذیری را افزایش می دهد و هم امکان مقایسه را فراهم می کند.

– با توجه به مطالعات انجام شده در این پژوهش، پیشنهاد می شود تا پژوهش حاضر را با استفاده از شبکه های عصبی آدالاین و یادگیری LMS انجام داده و نتایج بدست آمده را با نتایج پژوهش حاضر مورد قیاس قرار دهند.

– الگوریتم های تجمعی Bagging و Boosting به جای مدل افزودنی کلی استفاده شود و نتایج مورد بررسی قرار گیرند.

## فهرست منابع و مآخذ

- آذر، عادل؛ مؤمنی، منصور (۱۳۹۲). آمار و کاربرد آن در مدیریت (جلد دوم). ویراست سوم. تهران، انتشارات سمت، چاپ نوزدهم: ۱۳۹۴.
- ژباوی هان – میشلین کمبر – ژان پی (۱۳۹۳)؛ داده کاوی مفاهیم و تکنیک ها. ترجمه: مهدی اسماعیلی. تهران، انتشارات نیاز دانش، چاپ سوم – ۱۳۹۶.
- صنیعی آباده، محمد؛ محمودی، سینا؛ طاهر پور، محدثه (۱۳۹۴). داده کاوی کاربردی. تهران، انتشارات نیاز دانش، چاپ سوم – ۱۳۹۶.
- فرانک کی – رایلی کیت سی – براون (۱۳۹۳). تجزیه و تحلیل سرمایه گذاری و مدیریت سبد اوراق بهادار و مهندسی مالی ترجمه: فریدون رهنمای رودپشتی؛ فرشاد هیبتی؛ غلامرضا اسلامی بیدگلی، تهران، انتشارات ترمه، چاپ چهارم (چاپ دوم ترمه ۱۳۹۶).
- مؤمنی، منصور؛ فعال قیومی، علی (۱۳۹۴). تحلیل های آماری با استفاده از SPSS. تهران، انتشارات گنج شایگان، چاپ هشتم – ۱۳۹۴.
- نیکومرام، هاشم؛ شاهوردیانی، شادی (۱۳۹۰). مدیریت مالی راهبردی (ارزش آفرینی) مبتنی بر مدیریت ریسک، تهران، انتشارات حکیم باشی، چاپ چهارم – ۱۳۹۵.
- آذر، عادل؛ کریمی، سیروس (۱۳۸۸). «پیش بینی بازده سهام با استفاده از نسبت های حسابداری با رویکرد شبکه های عصبی»، تحقیقات مالی، دوره ۱۱، شماره ۲۸، صفحات مقاله (از ص ۳ تا ص ۲۰).
- انواری رستمی، علی اصغر؛ آذر، عادل؛ نوروزی، محمد (۱۳۹۲). «الگوسازی و پیش بینی EPS شرکت های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران با رویکرد شبکه عصبی GMDH». بررسی های حسابداری و حسابرسی، دوره ۲۰، شماره ۱، صفحات مقاله (از ص ۱ تا ص ۱۸).
- برزگری خانقاه، جمال؛ جمالی، زهرا (۱۳۹۵). «پیش بینی بازده سهام با استفاده از نسبت های مالی، کنکاشی در پژوهش های اخیر». پژوهش حسابداری، دوره ۶، شماره ۲، صفحات مقاله (از ص ۷۱ تا ص ۹۲).
- زنده، مصطفی؛ مردانلو، سیما (۱۳۹۶). «کاوش قوانین همبستگی کمی در بازار سهام با استفاده از الگوریتم های فراابتکاری چند هدفه مبتنی بر الگوریتم ژنتیک». مجله مهندسی مالی و مدیریت اوراق بهادار، دوره ۸، شماره ۳۱، صفحات مقاله (از ص ۹۵ تا ص ۱۱۲).
- ستایش، محمدحسین؛ کاظم نژاد، مصطفی (۱۳۹۵). «سودمندی رگرسیون های تجمیعی و روش های انتخاب متغیرهای پیش بینی بهینه در پیش بینی بازده سهام». پژوهش های حسابداری مالی و حسابرسی، دوره ۸، شماره ۳۲، صفحات مقاله (از ص ۱ تا ص ۲۸).
- سروش یار، افسانه؛ اخلاقی، محمد (۱۳۹۶). «ارزیابی مقایسه ای اثربخشی تکنیک های داده کاوی در پیش بینی ریسک و بازده سهام شرکت های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران». پژوهش های حسابداری مالی، دوره ۹، شماره ۱، صفحات مقاله (از ص ۵۷ تا ص ۷۵).

- سعیدی، علی؛ اکبری، نوردین (۱۳۸۹). «رابطه بین ارزش افزوده اقتصادی و ارزش افزوده تعدیل شده بر اساس تورم با بازده و قیمت سهام». پژوهشنامه اقتصادی، شماره ۷، صفحات مقاله (از ص ۱۴۵ تا ص ۱۷۲).
- علیمحمدی، علی محمد؛ عباسی مهر، محمدحسین؛ جواهری، احمد (۱۳۹۴). «پیش‌بینی بازده سهام شرکت‌ها با استفاده از نسبت‌های مالی تحت رویکرد درخت تصمیم». دانشگاه الزهرا(س)، دانشکده علوم اجتماعی و اقتصادی، راهبرد مدیریت مالی، دوره ۳، شماره ۴، صفحات مقاله (از ص ۱۲۵ تا ص ۱۴۶).
- صادی، امید (۱۳۸۷). «آشنایی مقدماتی با شبکه‌های عصبی مصنوعی». دانشکده مهندسی برق، دانشگاه صنعتی شریف، صفحات (از ص ۳ تا ۱۶).
- مروتی شریف آبادی، علی؛ گلشن، مریم (۱۳۹۲). «پیش‌بینی بازده سهام با استفاده از شبکه‌های عصبی مصنوعی و رگرسیون چندمتغیره (مطالعه موردی: شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران)». دومین کنفرانس ملی حسابداری، مدیریت مالی و سرمایه‌گذاری، استان گلستان، گرگان، کد COI مقاله: CAFM02-044.
- معین‌الدین، محمود؛ نایب‌زاده، شهناز و منصوری، ابراهیم (۱۳۸۹). «مقایسه توان تبیین معیارهای سنتی و نوین در ارزیابی عملکرد». فصلنامه حسابداری مالی، شماره ۶، صفحات مقاله (از ص ۱۲۱ تا ص ۱۴۰).
- مهرآرا، اسداله؛ عطف، زهرا؛ عسکری، زهرا (۱۳۹۱). «تکنیک‌های داده‌کاوی در پیش‌بینی قیمت سهام بورس اوراق بهادار». کنفرانس ملی حسابداری، مدیریت مالی و سرمایه‌گذاری، دانشگاه جامع علمی – کاربردی استان گلستان، کد COI مقاله: CAFM01-179.
- محمدیان مصمم، علی؛ عباسی، ملیحه (۱۳۹۳). «تحلیل قیمت مسکن شهر تهران با استفاده از مدل‌های جمعی تعمیم یافته». مجله بررسی‌های آمار رسمی ایران، دوره ۲۵، شماره ۲، صفحات مقاله (از ص ۱۶۱ تا ص ۱۷۴).

— Anass Nahil, & Abdelouahid Lyhyaoui (2018). « Short-term stock price forecasting using kernel principal component analysis and support vector machines: the case of Casablanca stock exchange», *Procedia Computer Science*, Volume 127/ 2018/, Pages from 161 to 169.

— Bruno Miranda Henrique, Vinicius Amorim Sobreiro, & Herbert Kimura (2018). «Stock Price Prediction Using Support Vector Regression on Daily and Up to the Minute Prices». *The Journal of Finance and Data Science*, 4(3), Pages from 183 to 201.

— Dimitris K. Chronopoulos, Fotios I. Papadimitriou, & Nikolaos Vlastakis (2018). «Information demand and stock return predictability», *Journal of International Money and Finance*, Volume 80, February 2018, Pages from 59 to 74.

- \_\_\_ Elena Baralis, Luca Cagliero, & Paolo Garza (2017). « Planning stock portfolios by means of weighted frequent itemsets», Expert Systems With Applications, Volume 86, 15 November 2017, Pages from 1 to17.
- \_\_\_ Xiao Zhong, & David Enke (2017). «A Comprehensive Cluster and Classification Mining Procedure for Daily Stock Market Return Forecasting», Neurocomputing, Volume 267, 6 December 2017, Pages from 152 to 168.
- \_\_\_ Xiao Zhong, & David Enke (2017). «Forecasting daily stock market return using dimensionality reduction», Expert Systems With Applications, Volume 67, January 2017, Pages from 126 to 139.