

سنچش دستکاری قیمت‌ها با استفاده از مدل‌های تحلیل ممیزی درجه دوم و الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی

محمد‌حسین پوست‌فروش^۱

علیرضا ناصر صدرآبادی^۲

محمود معین‌الدین^۳

تاریخ پذیرش: ۹۳/۷/۲۰

تاریخ دریافت: ۹۳/۵/۲۲

چکیده

در این مقاله از مدل تحلیل ممیزی درجه دوم (QDF)^۱ و مدل هیبریدی الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی (ANN-GA)^۲ برای تخمین دستکاری قیمت سهام در بورس اوراق بهادار تهران استفاده شده است. در این تحقیق، ابتدا با استفاده از روش غربالگری، نمونه‌ای به حجم ۳۴۵ شرکت پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران انتخاب و اطلاعات مربوط به شاخص‌های قیمت و بازده نقدی (TEDPIX)، قیمت پایانی، نوسان قیمت پایانی و حجم معاملات در بازه زمانی سال‌های ۱۳۸۷ تا ۱۳۹۱ گردآوری گردید. سپس با به‌کارگیری آزمون واپستگی دیرش و آزمون سلسه و با استفاده از متغیر قیمت و بازده نقدی، شرکت‌های منتخب به دو دسته دستکاری قیمت شده و دستکاری قیمت نشده تقسیم شدند. سپس با بررسی نمودار روند تغییرات شاخص قیمت و بازده نقدی و حجم معاملات در مورد شرکت‌های دستکاری قیمت شده، تاریخ شروع دستکاری قیمت تعیین گردید. در گام بعدی، با استفاده از تابع تحلیل ممیزی درجه دوم (QDF) و همچنین الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی و با استفاده از متغیرهای قیمت پایانی و حجم معاملات و با به‌کارگیری اطلاعات یک سال قبل از شروع دستکاری قیمت سهام برای شرکت‌های دستکاری قیمت شده و اطلاعات چهار ساله برای شرکت‌های دستکاری قیمت نشده، مدل‌هایی برای پیش‌بینی دستکاری قیمت سهام طراحی گردید. در پایان توانایی پیش‌بینی مدل‌ها مورد بررسی قرار گرفت. با توجه به نتایج بدست آمده، توانایی پیش‌بینی مدل تحلیل ممیزی درجه دوم نسبت به مدل الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی بهتر می‌باشد.

واژه‌های کلیدی: دستکاری قیمت بازار^۳، تحلیل ممیزی درجه دوم، الگوریتم ژنتیک، شبکه عصبی مصنوعی.

۱- دانش آموخته کارشناسی ارشد رشته حسابداری دانشگاه آزاد اسلامی واحد یزد m.poustfroush@gmail.com

۲- استادیار دانشگاه یزد (مسئول مکاتبات) alireza_naser@yazd.ac.ir

۳- استادیار دانشگاه آزاد اسلامی واحد یزد mahmoudmoein@gmail.com

۱- مقدمه

نظرات مؤثرتری دارند منتشر کنند. از این رو، روش‌های شناخت و شیوه‌های برطرف کردن دستکاری قیمت سهام منافع بزرگی را برای پژوهشگران، تنظیم کننده‌ها و مبادله گران بازار حاصل می‌کنند.

در این مقاله کوشش می‌شود تا مدل‌های مناسبی برای کشف دستکاری قیمت سهام معرفی شود؛ بنابراین در گام اول با استفاده از آزمون‌های وابستگی دیرش و آزمون سلسه به بررسی وجود بازدهی غیرعادی (تفاوت معنی دار بین بازدهی واقعی و بازدهی مورد انتظار) در سهام شرکت‌های مورد مطالعه برای دستیابی به طبقه بندی شرکت‌ها به دو دسته دستکاری قیمت شده و دستکاری قیمت نشده پرداخته می‌شود. شرکت‌هایی که روند نوسانات قیمت آن‌ها تصادفی نبوده و قیمت سهام آن‌ها در مقطع زمانی مورد مطالعه دارای خود همبستگی با قیمت‌های گذشته باشد و از طرفی بازدهی غیرعادی آن‌ها معنی دار باشد، دلیل بر انجام دستکاری قیمت در سهام آن‌ها خواهد بود. در گام بعدی، دو مدل تحلیل ممیزی درجه دوم و الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی برای پیش‌بینی دستکاری قیمت طراحی می‌شود. در برآذش مدل‌ها برای شرکت‌های دستکاری قیمت شده از داده‌های یک سال قبل از بروز دستکاری قیمت (تغییر ناگهانی قیمت سهام شرکت در بازار) در بازه زمانی مطالعه (سال‌های ۱۳۸۷ لغایت ۱۳۹۱) و برای شرکت‌های دستکاری قیمت نشده از داده‌های چهار ساله مورد مطالعه (۱۳۸۸ لغایت ۱۳۹۱) استفاده شده است. متغیرهای مستقل در این دو مدل میانگین قیمت پایانی، میانگین نوسان قیمت پایانی و میانگین حجم معاملات در بازه زمانی مورد مطالعه و متغیر وابسته متغیر دو ارزشی دستکاری قیمت (صفر برای

یکی از مشکلاتی که دست‌اندرکاران بازارهای مالی جهان با آن رو به رو هستند، تغییر در واقعیت بازار توسط سودجویان است. این افراد با انجام معاملات صوری باعث تغییر کاذب قیمت‌ها می‌شوند و یا صفاتی خرید و فروش را با سفارش‌های کاذب دست‌خوش تغییر می‌کنند که اصطلاحاً به آن دستکاری قیمت گفته می‌شود و هدف از آن، فریب سرمایه‌گذاران است.

در موقعیت‌هایی که محیط برای فعالیت دستکاری کننده‌های قیمت مساعد است، طراحی یک سیستم با کفایت پایش بازار ضروری به نظر می‌رسد. پایش مؤثر بازار به مبادله سهام، متناوب بودن مقاصد خرید و فروش و تنظیم ساختارهای جایگزینی در بازار سرمایه کمک می‌کند. سیستم پایش به اجرای مناسب اقدامات پیشگیرانه و اصلاحی برای جلوگیری از سوء استفاده، دستکاری قیمت‌ها یا شیوه‌های خرید و فروش غیرقانونی که می‌تواند به بازار زیان بزند کمک می‌کند.

اعتماد عمومی به سلامت بازارها، قدرت نقدشوندگی و کارایی آن‌ها را افزایش می‌دهد و این امر در بازار سرمایه و به ویژه بورس اوراق بهادران اهمیت دارد.

دستکاری قیمت برای حوزه خرید و فروش سهام و شرکای آن زیان بخش است. دستکاری قیمت‌های بازار به کشف قیمت واقعی زیان می‌رساند و قیمت منصفانه اوراق بهادر را نادرست جلوه می‌دهد. قیمت‌های تحریف شده، سرمایه‌گذار را مجبور به انتقال به بازارهای کارآمدتر می‌کند. این امر به شرکت‌ها انگیزه اضافی می‌دهد تا اوراق بهادرشان را در بازارهای دیگری که مقررات بهتر و

یک نوع اوراق بهادر به‌نوعی که باعث محدودیت در دسترسی عمومی بدان شود، قیمت‌ها و یا معاملاتی که هدف آن ایجاد تصویری غلط و گمراه‌کننده از تقاضا برای یک نوع اوراق بهادر می‌شود.» (کمیته فنی سازمان بین‌المللی کمیسیون های اوراق بهادر، ۲۰۰۰، ص ۷۴)

به‌طورکلی، انواع روش‌های دستکاری اوراق بهادر از دید پژوهشگران به‌صورت زیر است:

- دستکاری بر مبنای اطلاعات (information-based manipulation): در این راهبرد دستکاری کننده به‌وسیله انتشار اطلاعات گمراه‌کننده و یا شایعات ساختگی قیمت اوراق بهادر را دستکاری می‌کند.
- دستکاری بر مبنای عمل (action-based manipulation): اعمالی به‌غیراز معاملات را که ارزش واقعی یا ارزش درک شده دارایی‌ها را تحت تأثیر قرار داده و تغییر دهد، دستکاری بر مبنای عمل می‌نامند.
- دستکاری بر مبنای معامله (trade-based manipulation):

این نوع دستکاری اوراق بهادر زمانی رخ می‌دهد که یک معامله‌گر بزرگ و یا گروهی از معامله‌گران به‌طور خیلی ساده به‌وسیله خرید و سپس فروش، اوراق بهادر را دستکاری کنند بدون اینکه با توسل به انتشار اطلاعات گمراه‌کننده و یا انجام هر نوع رفتار قابل مشاهده عمومی در ارزش دارایی تغییراتی ایجاد کند. (مریک و نارایان، ۲۰۰۵) از لحاظ تاریخی قدمت تحت تأثیر قرار دادن ساختگی قیمت اوراق بهادر به تشکیل اولین بورس اوراق بهادر مشکل، یعنی بورس اوراق بهادر آمستردام هلند، در اوایل قرن هفدهم برمی‌گردد. کارگزاران فعل در این بورس دریافتند که می‌توانند

شرکت‌های دستکاری قیمت شده و یک برای شرکت‌های دستکاری قیمت نشده) می‌باشد. الگوی مفهومی به کار رفته برای پیش‌بینی دستکاری قیمت مدل تحلیل ممیزی درجه دوم و الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی می‌باشد.

در باره دست یافتن به هدف تعیین شده در این مقاله، این پژوهش به سه قسمت هرکدام با اهداف خودش تقسیم شده است. اولین هدف استفاده از تابع ممیزی درجه دوم برای طبقه بندی سهام شرکت‌ها به دو گروه دستکاری قیمت شده و دستکاری قیمت نشده، می‌باشد. در گام دوم یک مدل الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی برای پیش‌بینی دستکاری قیمت سهام توسعه داده می‌شود. بالاخره، آخرین هدف مقایسه و مقابله نتایج دو مدل برای بررسی کارایی مدل QDF و مدل الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی می‌باشد.

۲- مبانی نظری و مروری بر پیشینه پژوهش

تعاریف متعدد و متنوعی از دستکاری قیمت اوراق بهادر، ارائه شده است، ولی کمیسیون اوراق بهادر ایالات متحده دستکاری اوراق بهادر را به‌صورت زیر تعریف کرده است:

«دستکاری عبارت است از یک رفتار آگاهانه و از قبل طراحی شده به‌منظور فریب سرمایه‌گذاران برای کنترل یا تأثیرگذاری مصنوعی بر بازار یک نوع اوراق بهادر. دستکاری می‌تواند در بر گیرنده روش‌هایی باشد که به‌منظور تأثیرگذاری بر عرضه یا تقاضای یک نوع اوراق بهادر انجام می‌شوند. این روش‌ها شامل پراکندن اطلاعات غلط یا گمراه‌کننده در مورد یک شرکت، محدود کردن نرخ شناوری



مباحث در سطح بازارهای سهام بوده است و بعد از رکود بزرگ سال ۱۹۲۹، گستردگرین موضوع عمومی که باعث افت قیمت سهام بوده، هجوم گسترده برای فروش اوراق بهادر با اهداف دستکاری قیمت آن بوده است.(هوینر، ۱۹۳۴، صص ۴۱۵-۴۱۶)

هر چند امروزه به علت تصویب قوانین مناسب و پوشش بسیاری از مواردی که به بر هم خوردن تعادل منطقی قیمت اوراق بهادر در بازارهای مالی پیشرفتی منجر میشوند، ساخت حباب در بازار در این نوع سیستم‌های مالی ممکن است بسیار سخت جلوه کند. ولی نباید این گونه تصور کرد که بحث ایجاد حباب در این بازارها یک موضوع حل شده است؛ چرا که در بازارهای مالی مدرن، شکل گیری این نوع حباب‌ها بیشتر به واسطه روش‌های پیچیده و کاملاً مخفی که شناسایی و تحت مقررات درآوردن آن‌ها بسیار دشوار است، انجام می‌گیرد. در مقابل، در بازارهای مالی نوظهور که از سیستم‌های نظارتی کارا و اثربخش برای جلوگیری از ایجاد حباب در بازار برخوردار نیستند، ایجاد حباب در بازار و تحت تأثیر قرار دادن قیمت اوراق بهادر از سوی کسانی که از قدرت لازم برای این منظور برخوردارند، به طور گسترده و در همه اشکال آن وجود دارد.(جیان پینگ می و گیوجان وو، ۲۰۰۴)

على رغم تحولات مثبت پدید آمده در بازار بورس اوراق بهادر تهران، این بازار همچنان دارای مشکلات و کاستهایی است؛ از جمله مهم‌ترین مشکلات و نارسایی‌هایی که می‌توان آن را به عنوان زمینه‌ها و بسترها ایجاد دستکاری قیمت در بازار بورس تهران نام برد، به شرح ذیل است:

به روش‌های مختلفی قیمت اوراق بهادر را دستکاری کنند و از این رهگذر سود به دست آورند؛ لذا آن‌ها با استفاده از سهامی که در اختیار داشتند، در یک دوره متمرکز، سهام خود را باهدف ایجاد چشم‌اندازی ضعیف برای اوراق بهادر مذکور می‌فروختند. سرمایه‌گذارانی که از این وضعیت به هراس افتاده بودند، به‌طور گسترده سهام خود را می‌فروختند و در این شرایط کارگزاران می‌توانستند بعدازاینکه قیمت اوراق بهادر کاهش پیدا کرد، در قیمت‌های پایین‌تر، سهام فروخته شده خود را باخرید کنند. این راهبرد «bear raid» نام گرفت. (مؤذنی و اسداللهی، ۲۰۱۳)

با تشکیل بازارهای اوراق بهادر متشکل در کشورهای دیگر و به واسطه نبود قوانین بازدارنده مناسب، این نوع دستکاری در قیمت اوراق بهادر در سایر کشورها نیز باشد و ضعفهای متفاوتی بروز کرد و حتی جلوه‌های دیگری را نیز بر خود گرفت. در برخی بازارها ترکیبی از راهبردهای مختلف به طور همزمان برای افزایش هر چه بیشتر منافع حاصل از دستکاری استفاده شد؛ به عنوان مثال، در طول جنگ‌های ناپلئون قیمت‌های اوراق قرضه و سهام در بورس اوراق بهادر لندن نسبت به پیش روی جنگ حساس بود، دستکاری کنندگان به وسیله عملیاتی که از طریق روزنامه‌ها انجام می‌شد، اطلاعات غلط در مورد جنگ منتشر می‌کردند و از تغییرات به وجود آمده در قیمت‌های اوراق بهادر متفع می‌شدند. در قرن ۱۹ دستکاری قیمت اوراق بهادر در وال استریت در اوج خود قرار داشت و اغلب فعالانی که در بازار از قدرت تأثیرگذاری بر ارزش واقعی اوراق بهادر برخوردار بودند، به اشکال گوناگونی قیمت اوراق بهادر را در راستای منافع خود متأثر می‌کردند. دستکاری قیمت اوراق بهادر، یکی از گسترده‌ترین

حقوقی دستکاری قیمت‌ها پرداخته‌اند. آن‌ها بیان می‌کنند که هرچند دستکاری بازار در قوانین جزایی سابق ایران نیز جرم قلمداد شده بود، ولی ناتوانی در اعمال آن‌ها سبب شد قانون گذار در سال ۱۳۸۴ با تصویب قانون بازار اوراق بهادر، دستکاری بازار اوراق بهادر را دوباره جرم قلمداد کند. از دیدگاه آن‌ها، در تدوین مقررات کیفری قانون از جمله بند ۳ ماده ۴۶ از یک سیاست کیفری واحد و مشخص پیروی نشده است و شرایط تحقق جرایم موضوع قانون به صورت دقیق تعریف نشده‌اند؛ همچنین عنصر روانی جرم به صورت واضح و روشن تعیین نشده است که وجود این ابهامات در قانون می‌تواند سبب اختلاف رویه محاکم در اجرای قانون و به تبع آن کاهش بازدارندگی مقررات کیفری شود.

حجت‌الله عبدالمالکی و دیگران (۱۳۹۲) در پژوهشی با عنوان «بررسی وجود حباب قیمتی در بازار سهام تهران با استفاده از رهیافت LPPL» برای شناسایی حباب قیمت از مدل توانی تناوب لگاریتمی برای شناسایی حباب قیمت‌ها و پیش‌بینی زمان سقوط قیمت در بازه زمانی ۱۳۸۴ الی ۱۳۸۷ در بورس اوراق بهادر تهران استفاده نموده‌اند. سپس برای اطمینان از وجود تناوب لگاریتمی در داده‌ها از تحلیل طیفی Lomb استفاده نموده‌اند. نتایج این پژوهش نشان می‌دهد که داده‌ها، رفتاری مطابق با مدل LPPL دارند و مدل در بازه زمانی تحقیق یک حباب را شناسایی کرده و پیش‌بینی معقولی از زمان بحرانی این حباب ارائه داده است.

میرفیض فلاخ شمس و حمید رضا کردلئی (۱۳۹۱) در پژوهشی با عنوان «آزمون مدل‌های لاجیت و شبکه عصبی مصنوعی جهت پیش‌بینی دستکاری قیمت در بورس اوراق بهادر تهران» انجام داده‌اند. در این پژوهش نخست از طریق آزمون‌های

- نبود سازوکارهایی بازدارنده دستکاری قیمت در بازار بورس از قبیل نبود قوانین ضد دستکاری و فریبکاری.
 - نبود ابزارها و سازوکارهای مدیریت ریسک در بازار سرمایه.
 - نوسانات شدید بازار و به تبع آن بالا بودن ریسک سرمایه‌گذاری
 - کم عمق بودن بازار سرمایه
 - تنوع کم اوراق بهادر قابل معامله
 - ساختار دولتی بازار سرمایه
 - آمیختگی بازار پول و سرمایه(فلاخ شمس و تیموری شندي، ۱۳۸۴)
- دنیای معاصر، اقتصاد مبتنی بر بازار را به منزله راه حل و روش غالب و موفق ساماندهی اقتصاد جوامع پذیرفته است. (باقری، ۱۳۸۵، ص ۴۲) اصل اولیه نظریه بازار این است که فعالیت آزاد مشارکت کنندگان در بازار (عرضه کنندگان و دارندگان تقاضا) بدون مداخله دولت، شرایط عادلانه ای بر بازار حاکم می‌کند و سبب تخصیص بهینه منابع اقتصادی می‌شود. آدام اسمیت، یکی از نظریه‌پردازان و حامیان تئوری لیبرالیسم اقتصادی، به منظور تقویت نظریه اقتصاد بازار، تئوری دست نامرئی را ارائه کرد. به عقیده او بازار می‌تواند بدون مداخله و برنامه‌ریزی گسترده دولتی، با دست نامرئی خود را تنظیم و تعدل کند. (همان منبع، ص ۴۴)

با وجود تلاش‌های نظری گسترده برای اثبات کارایی اقتصاد بازار، نتایج تجربی نشان می‌دهد که ناکارآمدی نظام بازار در برخی از موقعیت‌ها امری مسلم و رایج است. (همان منبع، ص ۵۱) قربانی و باقری (۱۳۸۹) در پژوهشی با عنوان «دستکاری بازار اوراق بهادر» به بررسی جنبه‌های



بینی حباب قیمت از متغیرهای اندازه شرکت، ترکیب سهامداری، نسبت P/E، شفافیت اطلاعات و سرعت نقدشوندگی استفاده نموده‌اند. نتایج تحقیق آن‌ها نشان می‌دهد قدرت پیش‌بینی مدل تحلیل ممیزی چندگانه برای گروه آزمایش ۹۰/۲ درصد بوده است. میرفیض فلاخ شمس و عظیم زارع (۱۳۹۲) در پژوهشی با عنوان «بررسی عوامل تأثیرگذار در بروز حباب قیمت در بورس اوراق بهادار تهران» به بررسی حباب قیمت در بورس اوراق بهادار تهران پرداخته‌اند. در این تحقیق از روش رگرسیون لاجیت بایزی و شبکه عصبی مصنوعی برای پیش‌بینی حباب قیمت استفاده شده است و برای پیش‌بینی حباب قیمت از متغیرهای اندازه شرکت، ترکیب سهامداری، نسبت P/E، شفافیت اطلاعات و سرعت نقدشوندگی استفاده شده است. نتایج تحقیق نشان می‌دهد که بین تمامی متغیرهای مستقل انتخاب شده و حباب قیمت رابطه معنی داری وجود دارد و مدل شبکه عصبی به دلیل خطای کمتر در پیش‌بینی به عنوان مدل دقیق‌تر شناسایی شده است.

کیل و ویسوانتان (۲۰۰۸)، پیشنهاد می‌کنند که یک استراتژی خرید و فروش نباید به صورت دستکاری قیمت شده باشد و قانونی طبقه بنده شود مگر اینکه نیت متخالف تحلیل بردن همزمان صحت قیمت و نقدشوندگی بازار باشد. از این رو ما قیمت و حجم را که از کلیدهای شاخص برای تعیین دستکاری بالقوه قیمت‌های بازار هستند در نظر می‌گیریم.

یک بازار انحصار موقتی از طریق خرید کلی می‌تواند گرفتار هر یک از سه نوع دستکاری قیمت‌ها شود. آلن و دیگران (۲۰۰۶)، بازار انحصار موقتی از طریق خرید کلی را در دوره تاریخی «روبر-بارون» مطالعه کردند. یکی از کلیدهای مشاهده آن‌ها این

تسلسل، کشیدگی و آزمون وابستگی دیرش، نمونه انتخاب شده به دو دسته دستکاری شده و دستکاری نشده تقسیم شده است. در گام بعدی با بررسی روند بازدهی تجمعی و حجم معاملات شرکت‌های دستکاری شده، تاریخ شروع دستکاری قیمت تعیین شده است؛ سپس از طریق مدل‌های لاجیت و شبکه عصبی مصنوعی و با استفاده از اطلاعات مربوط به اندازه شرکت، شفافیت اطلاعات، نسبت P/E و نقدشوندگی سهام یک سال قبل از دستکاری قیمت آن‌ها، مدلی برای پیش‌بینی دستکاری قیمت سهام شرکت‌ها طراحی شده است. در پایان نیز قدرت پیش‌بینی مدل‌ها با استفاده از داده‌های گروه آزمایش مورد آزمون قرار گرفته است. نتایج پژوهش آن‌ها نشان می‌دهد که قدرت پیش‌بینی مدل لاجیت برای گروه آزمایش ۹۲/۱ درصد و در مدل شبکه‌ای عصبی مصنوعی ۹۴/۱ درصد بوده است.

میرفیض فلاخ شمس و دیگران (۱۳۹۱) در پژوهشی تحت عنوان «بررسی دستکاری قیمت‌ها در بورس تهران با استفاده از مدل ماشین بردار پشتیبان» انجام داده‌اند. در این پژوهش در ابتدا با استفاده از آزمون وابستگی دیرش و از میان ۳۷۹ شرکت، ۹۵ مورد به عنوان شرکت‌های دستکاری قیمت شده شناسایی شده است. سپس دقت پیش‌بینی مدل ماشین بردار پشتیبان، در دستکاری قیمت‌ها در بازار سرمایه بررسی شده است. نتایج پژوهش نشان می‌دهد که این مدل ۸۱ درصد از دستکاری قیمت‌ها را به درستی پیش‌بینی می‌نماید.

میرفیض فلاخ شمس و دیگران (۱۳۹۱) در پژوهشی تحت عنوان «بررسی و تعیین عوامل کشف و پیش‌بینی تشکیل حباب تصنیعی قیمتی» از مدل تحلیل ممیزی چندگانه برای تخمین حباب قیمت در بورس اوراق بهادار استفاده کرده‌اند و برای پیش

که ردگیری می‌کنند تا دستکاری قیمت‌ها را آشکار کنند.

در پژوهش هانسون و آپرا (۲۰۰۶) تأثیر دستکاری قیمت در بازارهای آتی و پیش بینی ارزیابی می‌شود و نوع رفتار کسانی که می‌خواهند تصمیم گیری‌های عمومی را منحرف کنند، مورد مطالعه قرار می‌گیرد؛ برای این اشخاص یک آستانه ریسک وجود دارد که حاضرند در صورت بازخورد عواقب این عمل را بپذیرند و به تعریف آن پردازنند. آرفین و رحمان (۲۰۱۱)، فرضیه بازار کارآمد را برای بورس سهام داکا (DSE) در دوره زمانی ۲۰۰۵–۲۰۰۳ آزمایش کردند. آن‌ها مدل بازده اضافی بازار را برای تأیید اینکه بورس سهام داکا شکل نیمه ARIMA کارآمد نیست بکار بردنند. بعلاوه آن‌ها مدل و شبکه عصبی را برای آزمایش شکل ناکارآمد بازار استفاده کردند و استنتاج کردند که بورس سهام داکا کارآمد نیست.

کامرتون فورد و پاتنیز (۲۰۰۹)، یک نمونه واقعی از دستکاری قیمت سهام در پایان روز را بکار بردنند تا از روی مشاهده و تجربه، تأثیر دستکاری قیمت‌ها را روی بدھی‌ها و حقوق صاحبان سهام اثبات کنند. آن‌ها نشان دادند که سهام بازگشتی، انتشار سهام، اندازه تجارت، فعالیت خرید و فروش در پایان روز و بازگشت چشمگیر قیمت به دنبال افزایش قیمت صبح برای دستکاری قیمت سهام می‌باشد. آن‌ها یک شاخص برای اندازه گیری احتمال و شدت دستکاری برای قیمت سهام در پایان روز ایجاد کردند و تخمین صحت طبقه بندي آن را بدست آوردند.

گاگانیس و دیگران (۲۰۱۰)، در ابتداء ۹ نسبت مالی را که در تحلیل ممیزی و شبکه‌های عصبی برای طبقه بندي شرکت‌ها به دو گروه به نام

است که قیمت یک سهام، اغلب اوقات بدون همراه بودن با جهش بزرگ قیمت در نزدیکی زمان انحصار موقتی، گرایش به گستره بودن دارد. آن‌ها همچنین تفسیر کردند که یک بازار انحصار موقتی از طریق خرید کلی همراه با دستکاری در قیمت سهام بازار فرسایش معنی دار در نقدشوندگی، افزایش حجم بازار، اثر قیمتی ناسازگار روی سایر دارایی‌ها و میل به ممانعت از کارایی دارد.

تیسانویی و آلوئی (۲۰۱۱)، پویایی جریان اطلاعات میان سهام بازگشتی و حجم خرید و فروش را در بورس سهام تونس (TSE) بررسی کردند. نتایج پژوهش آن‌ها مشخص کرد که شواهد قوی در باره رابطه تأخیر در میانگین بازگشتی و واریانس حجم در سهام عمدۀ تونس وجود دارد. این مسئله، نشان می‌دهد که جریان اطلاعات در بورس سهام تونس از یک دنباله به جای یک فرایند همزمان مشخص کننده عدم قبول فرضیات متضمن کارایی پیروی می‌کند. این مقاله و مقاله قبلی (مقاله آرفین و رحمان) با هم نشان می‌دهند که احتمال آنکه بازار همیشه کارآمد نباشد وجود دارد و شانس اینکه یک فرد در داخل شرکت با اطلاعات بیشتر می‌تواند قیمت‌های بازار را دستکاری کند.

اگروال و وو (۲۰۰۶)، بر اساس داده‌ها از بازار آمریکا اثبات کردند که دستکاری قیمت، حجم سهام را افزایش می‌دهد. آن‌ها نشان دادند که قیمت سهام در طی دوره زمانی دستکاری قیمت سهام بالا می‌رود و سپس مسیر معکوس را به دوره قبل از دستکاری قیمت طی می‌کند. همچنین آن‌ها خاطر نشان کردند که در بعضی موارد، قیمت‌ها و نقدینگی وقتی که دستکاری کننده قیمت می‌فروشد، نسبت به وقتی که می‌خرد بالاتر می‌روند. این نشان می‌دهد که تغییرات در قیمت، حجم و نوسان پارامترهای بحرانی هستند

کاربرد طبقه توابع خطی را کنترل می‌کنند، پیروی نمی‌کنند. این امر موجب استفاده آنها از توابع QDF برای طبقه بندی سهام به دو طبقه قیمت دستکاری شده و قیمت دستکاری نشده گردید. این یک تکنیک مناسب‌تر برای مواردی که داده‌ها از پیش فرض‌های توابع خطی مطابقت نمی‌کنند، می‌باشد (پونیامورتی و توپان، ۲۰۱۲).

۳- مدل‌های پژوهش و نحوه اجرا و اندازه‌گیری متغیرهای آن

۱-۱- آزمون وابستگی دیرشن:

این مدل توسط گرانت مک کوئین و استیون تورلی (۱۹۹۴)، برای کشف حباب قیمت توسعه داده شده است.

برخلاف خصوصیات تابع چگالی احتمال که روی احتمالات غیرشرطی تمرکز دارد، تابع مخاطره خصوصیات داده‌ها را بر حسب ضرایب احتمال مشروط توصیف می‌کند. انتخاب میان خصوصیات مخاطره و احتمال به پرسش‌های تحقیق بستگی دارد. آزمون وابستگی دیرشن برای قضاوت منطقی در باره حباب بازار سهام، احتمال اینکه ادامه یک سلسله بازده به طول سلسله وابسته است را مطرح می‌کند؛ بنابراین ویژگی‌های تابع مخاطره مناسب است. یک علت دیگر برای استفاده از ویژگی‌های تابع مخاطره فقدان شکل بسته چند پارامتری تابع احتمال گستته می‌باشد.

تابع مخاطره لگاریتم درستنما می‌باشد که شکل زیر تعریف می‌شود:

$$L(\theta | S_T) = \sum_{i=1}^{\infty} N_i \ln h_i + M_i \ln (1 - h_i) + Q_i \ln (1 - h_i)$$

معادله ۱:

شرکت‌هایی که در وضعیت هدایت به ورشکستگی قریب‌الواقع هستند و شرکت‌هایی که در این وضعیت نیستند شناسایی کردند. شرکت‌های تحت مطالعه همگی شرکت‌های فعال در کشور یونان بودند. سپس آن‌ها دو متغیر اضافی دیگر به نام‌های تشخیص حسابرسان و اندازه حسابرسان را برای سنجش شرکت‌های مشابه برای اهداف فوق اضافه کردند. پژوهش مشخص کرد که بعد از وارد کردن دو متغیر مجازی صحت سطوح مدل افزایش یافت.

آگوت و دیگران (۲۰۰۹)، روش‌هایی را برای کشف دستکاری قیمت در بورس سهام استانبول بر اساس تفاوت میان سهام دستکاری شده و متوسط بازگشتی روزانه، متوسط تغییرات روزانه در حجم خرید و فروش و متوسط نوسان روزانه در دوره‌های زمانی قبل از دستکاری، زمان دستکاری و بعد از زمان دستکاری قیمت توسعه دادند. داده‌های بکار رفته برای امتحان صحت طبقه بندی، حساسیت و ویژگی آماری برای شبکه هوش مصنوعی (ANN) و ماشین بردار پشتیبان (SVM)^۴ بودند. نتایج با نتایج تحلیل ممیزی و رگرسیون لجستیک برای پیدا کردن صحت طبقه‌بندی‌شان مقایسه شدند.

پونیامورتی و توپان یک مدل بر اساس تحلیل ممیزی برای طبقه‌بندی یک سهم به صورت دستکاری شده یا دستکاری نشده را ارائه داده‌اند، آن‌ها از تابع تحلیل ممیزی درجه دوم (QDF) استفاده کرده‌اند تا احتمال دستکاری قیمت سهام را مطالعه کنند. آن‌ها بیان می‌کنند که پژوهشگرانی که تحلیل ممیزی را برای استفاده‌های مشابه بکار برده‌اند از توابع خطی بدون اعتبارسنجی فرضیاتی که مدل را تشکیل می‌دهند استفاده کرده‌اند. آن‌ها توابع خطی را با داده‌های بازار سرمایه هند آزمایش کردن و نتیجه گرفتند که داده‌ها از پیش فرض‌هایی که

در این مدل تابع مخاطره نمونه که به صورت $h_i = N_i / (M_i + N_i)$ تعریف می‌شود احتمال شرطی اینکه یک سلسله در i پایان می‌پذیرد با این فرض که آن آخرین i است را نشان می‌دهد. N_i تعداد سلسله با طول i و M_i تعداد سلسله با طول بزرگ‌تر از i است.

در آزمون وابستگی دیرشن، معنی داری ضرب β در تخمین تابع مخاطره مورد آزمون قرار می‌گیرد. برای انجام این آزمون از آزمون والد استفاده می‌شود. فرض صفر در این آزمون $\beta = 1 - \alpha$ یا به عبارت دیگر $P\text{-VALUE} = 1 - \beta$ است. اگر سطح معنی داری $P\text{-VALUE}$ کمتر از ۰,۱ است، آزمون مثبت می‌شود. برای اینکه β برابر با یک است رد می‌شود و می‌توان نتیجه گرفت که دستکاری قیمت در قیمت سهام شرکت مورد بررسی انجام شده است.

۲-۳- آزمون تسلسل^۷:

در این آزمون چنانچه سلسله‌های بازدهی مثبت و منفی بیشتر از سلسله‌های مورد انتظار باشد، نشان دهنده وجود یک الگوی غیر تصادفی در روند قیمت سهم و در نتیجه بروز دستکاری قیمت خواهد بود. در تشکیل سلسله‌ها به بازدههای روزانه کمتر از میانگین علامت منفی و به بازدههای بالاتر از میانگین علامت مثبت می‌دهیم. هر سلسله شامل توالی یک یا چند علامت مثبت یا منفی خواهد بود؛ به عبارت دیگر زمانی که علامت تغییر می‌کند یک سلسله جدید شروع شده است. تعداد کل مثبتها و منفی‌ها نیز در سری زمانی مورد بررسی، شمارش می‌شود. بعد از این مرحله، تعداد سلسله مورد انتظار و انحراف معیار آن‌ها از طریق فرمول‌های زیر محاسبه می‌شود:

که M_i تعداد سلسله‌های کامل و Q_i تعداد سلسله‌های جزئی با طول بزرگ‌تر از i می‌باشند. جملات شامل P_i و Q_i در توابع لگاریتم درستنمایی فوق برای ترکیب اطلاعات در سلسله‌های جزئی اضافه شده‌اند و در نمونه‌های بزرگ می‌توان آن‌ها را نادیده گرفت.

برای اجرای آزمون وابستگی دیرشن یک شکل تابعی برای تابع مخاطره باید انتخاب شود. تابع لگاریتم لجستیک به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$h(t_i) = \frac{1}{1 + e^{-(\alpha + \beta \ln(i))}} \quad \text{معادله ۲:}$$

تابع لاجیت محدوده بیکران $(\alpha + \beta \ln(i))$ را به بازه $(0,1)$ از احتمال مشروط پایان یک سلسله، یعنی h_i تبدیل می‌کند. فرض صفر عدم وجود حباب، دلالت بر احتمال اینکه پایان یک سلسله مستقل از بازدهی‌های قبلی و یا اینکه بازدهی‌های غیر عادی مثبت و منفی تصادفی هستند دارد. در جملات مدل، فرض صفر عدم وجود وابستگی دیرشن $\beta = 0$ (ثابت نرخ مخاطره یا تابع چگالی هندسی) است. فرض مقابله $(\beta \neq 0)$ به احتمال اینکه پایان سلسله مثبت باید با طول سلسله یا شبکه کمتر پارامتر کاهش یابد اشاره می‌کند (کاهش نرخ تابع مخاطره). آزمون با جای گزاری معادله ۴ در معادله ۳ و ماکزیمم کردن تابع لگاریتم درستنمایی نسبت به α و β انجام می‌شود. آزمون ریشه درستنمایی $\beta = 0$ توزیع کای-دو با یک درجه آزادی دارد. در تابع لاجیت، متغیر مستقل لگاریتم طول سلسله جاری و متغیر وابسته اگر سلسله پایان پذیرد مقدار یک می‌گیرد و اگر سلسله در پریود بعدی پایان نپذیرد، مقدار صفر می‌گیرد.



۳-۳- تحلیل ممیزی درجه دو

مدل QDF به برقرار نگه داشتن بهینه سازی در مواردی که ماتریس واریانس کوواریانس گروه های مختلف مساوی نیست کمک می کند.تابع وضع شده به صورت زیر می تواند برای طبقه بندی به وسیله تخصیص y به گروهی که مقدار $(y)_i$ ماقزیم است استفاده شود:

$$\text{معادله ۵: } L_i(y) = L_n P_i - 0.5 \ln |S_i| - 0.5 (y - \bar{y}_i)^T S_i^{-1} (y - \bar{y}_i)$$

که P_i احتمالات پیشین است. برای داده هایی که نرمال سازی شده است و ماتریس واریانس کوواریانس مساوی دارند، فرض می شود که احتمالات پیشین P_1, P_2, \dots, P_n باشند. برای اینکه مدل QDF بر اساس ماتریس کوواریانس بکار برده شود، برای هر گروه k ، تعداد مشاهدات n (تعداد متغیرها) باید بزرگتر از P باشد، برای اینکه معکوس ماتریس کوواریانس باید موجود باشد.

۴-۳- الگوریتم رنگی:

یک نمونه اولیه سیستمی برای پیشنهاد مدل الگوریتم رنگی بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی با به کارگیری نرم افزار MATLAB توسعه داده می شود. برای تعیین وزن های شبکه عصبی، خروجی های الگوریتم رنگی مستقیماً به عنوان ورودی شبکه عصبی استفاده می شوند. برای توسعه شبکه عصبی از نرم افزار MATLAB نسخه R2013a استفاده می شود.

کروموزوم ها با استفاده از تعداد تصادفی مقدار اولیه داده می شوند. برای تولید نسل چندگانه به وسیله ارزیابی برازش تابع، یک مجموعه در حدود ۹۵ درصد از کروموزوم هایی که کاملاً یکسان باشند

معادله ۳- تعداد سلسله های مورد انتظار

$$E(R) = \frac{2(n_1)(n_2)}{n_1 + n_2} + 1$$

معادله ۴- انحراف معیار سلسله

$$\sigma = \sqrt{\frac{2 n_1 n_2 [2(n_1 n_2) - n_1 - n_2]}{(n_1 + n_2)^2 (n_1 + n_2 - 1)}}$$

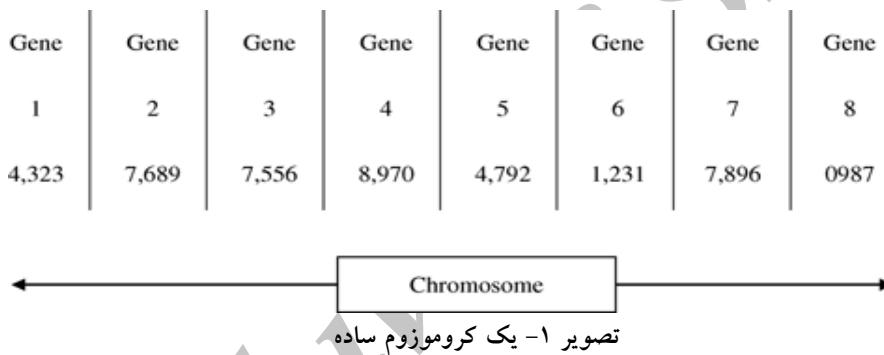
که در آن n_1 تعداد بازدهی های مثبت و n_2 تعداد بازدهی های منفی است. سپس معنadar بودن تفاوت تعداد سلسله های شمارش شده با تعداد سلسله های مورد انتظار برای متغیر تصادفی از طریق آزمون t مورد بررسی قرار می گیرد. اگر آماره آزمون (تفاوت بین تعداد سلسله های شمارش شده و تعداد سلسله های مورد انتظار تقسیم بر انحراف معیار سلسله ها) در محدوده بحرانی قرار داشته باشد، در این صورت تعداد سلسله ها با تعداد سلسله های مورد انتظار تفاوت معناداری داشته و نتیجه گرفته می شود که طول سلسله ها با طول سلسله تصادفی و مستقل تفاوتی ندارد؛ بنابراین احتمال دستکاری قیمت وجود ندارد؛ اما در صورتی که آماره آزمون در محدوده بحرانی قرار نداشته باشد به این معنی است که تعداد سلسله های شمارش شده با تعداد سلسله های مورد انتظار تفاوت معناداری دارد. اگر تعداد سلسله های شمارش شده به صورت معناداری کمتر از تعداد سلسله های مورد انتظار باشد در این صورت نتیجه گرفته می شود که طول سلسله های سری زمانی، آنقدر طولانی است که با داده های تصادفی و مستقل هم خوانی ندارد و احتمال وقوع دستکاری وجود دارد.

تا یک رشته از مقادیری را شکل بدهند که به صورت یک کروموزوم نشان داده می‌شوند.
در این پژوهش هشت وزن از شبکه عصبی به نمایندگی هشت ژن هستند و یک مجموعه از هشت ژن یک کروموزوم نامیده می‌شود. یک کروموزوم ساده به صورت فوق نشان داده شده است. با هر وزن یک عدد حقیقی می‌آید و تعداد ارقام در یک ژن که به صورت تصادفی تولید می‌شود چهار رقمی است؛ رشته به نمایندگی کروموزوم به طول $4 \times 8 = 32$ وزن می‌گیرد. ابتدا به صورت تصادفی جمعیت اولیه P0 را با اندازه ۵۶ کروموزوم تولید می‌شود.

به مدل وارد می‌شود. سپس این کار برای مشخص کردن وزن‌های شبکه عصبی استفاده می‌شود. سپس این وزن‌ها برای سنجش آزمون داده‌ها برای مشخص کردن پیش‌بینی صحت شبکه عصبی در طبقه بندي سهام به دستکاری ارقام شده و دستکاری ارقام نشده بکار می‌رود. فرآیند کامل به صورت جزئیات زیر می‌باشد:

الف - تولید کروموزوم‌ها (جمعیت اولیه)

پارامترهایی که یک راه حل بالقوه برای مسئله ارائه می‌کنند یعنی ژن‌ها، با یکدیگر ترکیب می‌شوند



پ - برازش تابع

برازش تابع به صورت معکوس میانگین مریع خطای یک شبکه عصبی محاسبه می‌شود. عملکرد شبکه عصبی در پایان این قسمت تحت عنوان اعمال وزن‌ها در شبکه عصبی شرح داده شده است.

ت - تکثیر

در این مرحله، آمیزش شکل می‌گیرد، قبل از اینکه کروموزوم‌های والد دوباره تکثیر شوند تا موالید با برازش بهتر را تحويل بدهند. در این حالت، آمیزش به وسیله انتخاب ۸ کروموزوم با بالاترین مقدار برازنده‌گی شکل می‌گیرد. با شکل گیری

ب - استخراج وزن‌ها

برای مشخص کردن برازش مقادیر برای هر کروموزوم، وزن‌ها از کروموزوم‌ها استخراج می‌شود. اگر اولین رقم در ژن بزرگ‌تر از ۵ بود آنگاه علامت وزن مثبت و در غیر این صورت منفی خواهد بود. برای کروموزوم‌های داده شده بالا، وزن‌ها به صورت معادله ۷ استخراج می‌شود.

$$\text{معادله ۷:}$$

$$\text{Gene1 : } 4,323$$

$$\text{معادله ۷:}$$

$$w1 = \frac{-3 \times 10^2 + 2 \times 10^1 + 3 \times 10^0}{10^2 + 10^1 + 10^0} = -2.9099$$



معادله ۹:

$$O_{H2} = \frac{1}{1 + e^{-I_{H2}}} = \frac{1}{1 + e^{-(w_4 P_r + w_5 V_e + w_6 V_t)}}$$

معادله ۱۰:

$$O_0 = \frac{1}{1 + e^{-I_0}} = \frac{1}{1 + e^{-(w_7 O_{H1} + w_8 O_{H2})}}$$

در این پژوهش در مدل الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی، داده‌ها به دو مجموعه دستکاری قیمت شده و دستکاری قیمت نشده طبقه بندي می‌شود. مجموعه متغیرهای مستقل متناظر از متغیرهای قیمت، حجم و نوسان تشکیل شده است.

آمیزش، هر کروموزوم با دیگری با به کارگیری عملگر متقاطع دو نقطه‌ای از الگوریتم ژنتیک جفت می‌شود. موقعیت متقاطع کروموزوم‌ها والد جفت شده به صورت تصادفی تعیین می‌شود. موالید حاصل از تکثیر جمعیت جدید P1 از ۵۶ کروموزوم را نشان می‌دهند.

ث - همگرایی

گفته می‌شود که یک جمعیت همگرایی دارد وقتی که ۹۵ درصد از سهم افراد تشکیل دهنده جمعیت مقادیر سازگار مشابه داشته باشند.

۳-۵- ماتریس درهم ریختگی^۷:

بعد از طبقه بندي سهام به دو گروه بر اساس مدل QDF و مدل ANN به مقایسه صحت پیش بینی و محدوده خطای پرداخته می‌شود و اگر روش مناسب بکار نگرفته شده باشد باید مرحله به جلو رفت. برای تخمین صحت طبقه بندي توابع نتایج بدست آمده از دو مدل با استفاده از جدول طبقه بندي نادرست یا ماتریس درهم ریختگی محاسبه می‌شود.

در این پژوهش از روش توزیع مجدد برای تخمین طبقه بندي نادرست استفاده شده است. نسبت طبقه بندي نادرست که بعد از توزیع مجدد بدست آمده است در جدول طبقه بندي نادرست یا ماتریس درهم ریختگی در جدول ۲ آورده شده است.

ج- اعمال وزن‌ها به شبکه عصبی

این کروموزوم که خروجی الگوریتم ژنتیک است برای محاسبه وزن‌های با استفاده از فرآیند استخراج وزن‌ها که قبلًا با دقت شرح داده شده است بکار می‌رود. سپس این وزن‌ها به شبکه عصبی اعمال می‌شوند و بر حسب نتایج توابع داده شده زیر در یک مقدار منحصر به فرد به صورت خروجی وارد می‌شوند: معادلات ۸ و ۹ و ۱۰؛ بر حسب اینکه خروجی بزرگ‌تر یا کوچک‌تر از صفر باشد ما سهام ویژه را به صورت ارقام دستکاری شده و ارقام دستکاری نشده طبقه بندي می‌کنیم.

معادله ۸:

$$O_{H1} = \frac{1}{1 + e^{-I_{H1}}} = \frac{1}{1 + e^{-(w_1 P_r + w_2 V_e + w_3 V_t)}}$$

Predicted Groups

	Group 0	Group 1	Total
Actual Groups	X1	X2	$\Sigma X = X_1 + X_2$
Group 1	Y2	Y1	$\Sigma Y = Y_1 + Y_2$
Total	$X_1 + Y_2$	$X_2 + Y_1$	$\Sigma X + \Sigma Y$

جدول ۲ - جدول طبقه بندي نادرست

۴- روش شناسی پژوهش

روش مورد استفاده در این تحقیق، توصیفی- تحلیلی و از نوع پس رویدادی است. جامعه آماری پژوهش، شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادر تهران در بازه سال‌های ۱۳۸۷ تا ۱۳۹۱ می‌باشد.

در این پژوهش با استفاده از روش فیلترینگ داده‌ها^۹ جامعه محدود شده و سپس نمونه برای پژوهش انتخاب گردید. برای این منظور شرکت‌هایی انتخاب شدند که حائز شرایط زیر بودند:

- ۱) قبل از سال ۱۳۸۷ در بورس پذیرفته و تا پایان سال ۱۳۹۱ در بورس فعال بودند.
- ۲) طی دوره پژوهش، تغییر سال مالی نداشتند.
- ۳) وقفه معاملاتی بیش از ۶ ماه نداشتند.

با توجه به شرایط فوق نمونه‌ای به حجم ۳۴۵ برای آزمون فرضیات این پژوهش انتخاب شد.

روش‌های گردآوری اطلاعات در این پژوهش را می‌توان به دو دسته کتابخانه‌ای و میدانی تقسیم نمود. در ارتباط با جمع‌آوری اطلاعات مربوط به ادبیات موضوع و پیشینه تحقیق از روش کتابخانه‌ای و در خصوص جمع‌آوری اطلاعات برای تأیید یا رد فرضیات پژوهش، روش میدانی استفاده شده است. داده‌های مورد نیاز برای پژوهش از سایت رسمی بورس اوراق بهادر تهران و لوح فشرده منتشر شده توسط سازمان بورس و همچنین از نرم افزار رهاوورد نوین استخراج و استفاده شده است.

در این پژوهش، از متغیر شاخص قیمت و بازده نقدی (TEDPIX) برای انجام آزمون وابستگی دیرش و آزمون تسلسل و انجام طبقه بندي اولیه شرکت‌ها به دو گروه دستکاری قیمت شده و دستکاری قیمت نشده استفاده شده است. قیمت،

۶-۳- روش آماری و تجزیه و تحلیل داده‌ها:

(هالی، ۱۹۹۳)، با بررسی روند شرکت‌های دستکاری شده طی سال‌های ۱۹۲۷ تا ۱۹۹۲ در بورس‌های لندن و نیویورک دریافت که الگوی رفتاری دستکاری قیمت در بیشتر موارد مشابه است. بر اساس نظر وی، دستکاری قیمت یک سهم در بورس اوراق بهادر را می‌توان به چهار مرحله تقسیم کرد:

- ۱) مرحله تشکیل ائتلاف بین دستکاری کنندگان و تبانی آن‌ها برای ایجاد تقاضای کاذب در بازار
- ۲) افزایش شدید و مستمر قیمت سهم به دلیل افزایش تقاضا نسبت به عرضه سهم در بازار
- ۳) خروج دستکاری کنندگان از بازار سهم با فروش یکجای سهم مورد نظر به متقاضیان
- ۴) کاهش شدید تقاضا و حجم معاملات سهم مورد نظر و در نتیجه سقوط قیمت سهم به پایین‌تر از قیمت قبل از دستکاری

برای برآذش مدل هالی^۸ در بورس اوراق بهادر تهران به مشاهده روند قیمت سهام شرکت‌هایی که شایعات در مورد دستکاری قیمت آن‌ها در بورس اوراق بهادر تهران وجود داشته است پرداخته می‌شود. با مشاهده روند قیمت شرکت‌های مذبور استنباط می‌شود که الگوی دستکاری در بورس تهران نیز مشابه بورس‌های دیگر است.

برای طبقه بندي اولیه شرکت‌ها به دو گروه دستکاری قیمت شده و دستکاری قیمت نشده بر اساس مدل هالی از آزمون‌های آماری آزمون وابستگی دیرش و آزمون تسلسل استفاده شده است.



اتفاق می‌افتد که به آن‌ها سلسله‌های مثبت بازدهی گفته می‌شود. سپس با عرضه سهام، بازدهی سقوط می‌کند که در این حالت، سلسله‌های منفی بازدهی اتفاق می‌افتد. با توجه به آزمون وابستگی دیرشن، دستکاری زمانی اتفاق می‌افتد که سلسله‌های منفی پس از سلسله‌های مثبت رخ داده و به آن وابسته باشد.

برای انجام آزمون فوق داده‌های مربوط به شاخص قیمت و بازده نقدی شرکت‌های مورد نظر در بازه زمانی پژوهش از لوح فشرده سازمان بورس اوراق بهادر استخراج و با استفاده از نرم افزار Eviews مورد تجزیه و تحلیل قرار گرفت. ابتدا از آزمون دیکی-فولر تعییم یافته برای بررسی مانایی سری‌های زمانی استفاده شد. اگر سری‌های زمانی مورد مطالعه مانا نباشد به دلیل بروز مشکل رگرسیون کاذب، امکان استفاده از مدل‌های خود توضیحی وجود ندارد. سپس با استفاده از روش باکس-جنکینز مدل خود توضیحی سری زمانی تخمین زده شد. نتایج بهره گیری از این روش نشان می‌دهد که مدل ARIMA(2,1,1) و یا به عبارتی مدلی که در آن دو وقفه بازدهی، یک مرتبه تفاصل گیری از متغیر قیمت و بازده نقدی برای حصول مانایی سری به همراه یک وقفه پسماند بهترین مدل به شمار می‌آید. سپس بازدهی‌های غیرعادی از طریق محاسبه پسماند‌های مدل خود توضیحی محاسبه گردید.

در مرحله بعد از آزمون همبستگی سریالی در نرم افزار Eviews برای بررسی خود همبستگی در پسماند‌ها استفاده گردید. برای انجام این آزمون از آزمون «بروش - گادفیری»^{۱۰} استفاده شده است. در صورتی که مقدار آماره به دست آمده از مقادیر بحرانی آماره F کمتر باشد، فرض وجود خود

حجم و نوسان متغیرهایی هستند که در مدل‌های تحلیل ممیزی درجه دوم و مدل الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی بکار رفته‌اند تا ویژگی‌های سهام را بیان کنند. یک آنالیز عملی از این دو مدل اجرا می‌شود تا توانایی آن را در پیش‌بینی تغییرات قیمت سهام در بورس اوراق بهادر تهران سنجد.

۵- فرضیات پژوهش

فرضیات مورد استفاده در این پژوهش عبارتند از:

فرضیه ۱- تحلیل ممیزی درجه دوم مدل مناسبی برای تشخیص دستکاری قیمت‌ها در بورس اوراق بهادر تهران است.

فرضیه ۲- مدل الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی مدل مناسبی برای تشخیص دستکاری قیمت‌ها در بورس اوراق بهادر تهران است.

فرضیه ۳- مدل الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی مدل بهتری نسبت به مدل تحلیل ممیزی درجه دوم برای سنجش دستکاری قیمت در بورس اوراق بهادر تهران است.

۶- نتایج پژوهش

۶-۱- آزمون وابستگی دیرشن

در هنگام بروز دستکاری، قیمت از ارزش ذاتی آن فاصله می‌گیرد و بازدهی واقعی دارایی‌ها با بازده مورد انتظار آن‌ها متفاوت می‌شود. در زمان بروز دستکاری، بازده سهام با توجه به تقاضای کاذب افزایش یافته و پس از عرضه سهام مورد نظر توسط دستکاری کنندگان، بازدهی به یکباره سقوط می‌کند. با توجه به این روند ابتدا بازده‌های مثبت روزانه

داری نداشته باشد، احتمال وجود دستکاری قیمت وجود ندارد. مقادیر بحرانی برای آماره Z در این آزمون در سطح اطمینان ۹۵ درصد $1/96$ و در سطح اطمینان ۹۹ درصد $2/58$ می‌باشد.

با توجه به نتایج بدست آمده از انجام این آزمون تعداد ۲۷۷ شرکت در گروه شرکت‌های دستکاری قیمت شده و ۶۸ شرکت در گروه شرکت‌های دستکاری قیمت نشده قرار گرفت.

۳-۶- طبقه بندی اولیه شرکت‌ها

با توجه به نتایج آزمون‌های وابستگی دیرش و سلسه، تعداد ۱۸۲ شرکت که در هر دو آزمون به عنوان شرکت‌های دستکاری قیمت شده گروه‌بندی شده‌اند در طبقه شرکت‌های دستکاری قیمت شده و تعداد ۱۶۳ شرکت که حداقل دریکی از دو آزمون فوق به عنوان شرکت‌های دستکاری قیمت نشده گروه‌بندی شده‌اند، در طبقه شرکت‌های دستکاری قیمت نشده قرار داده شد.

۶- آزمون تحلیل ممیزی درجه دوم

حال که مشخص گردید که LDF مدل مناسبی نیست، می‌توان از مدل QDF برای طبقه بندی سهام استفاده کرد. همان‌گونه که قبلًاً بیان گردید، این یک نوع از آنالیز ممیزی است که به وسیله فرضیاتی که استفاده از LDF را محدود می‌کند مُقید نشده است. تابع ممیزی درجه دوم به صورت زیر است:

$$L_i(y) = L_n P_i - 0.5 \ln |S_i| - 0.5 (y - \bar{y}_i)^T S_i^{-1} (y - \bar{y}_i)$$

در معادله فوق، از ماتریس واریانس کواریانس نمونه S_1 و S_2 برای هر یک از دو گروه به نام‌های دستکاری شده و دستکاری نشده استفاده می‌شود تا

همبستگی در پسماندها پذیرفته می‌شود و این بدین معنی است که مدل به صورت بهینه ای بازده غیرعادی را تخمین زده است.

پس از محاسبه پسماندها خروجی‌ها به نرم افزار اکسل منتقل و بازدهی‌های غیرعادی را به صورت سلسه‌های مثبت و منفی شمارش و از هم مجزا و نرخ تابع مخاطره را برای هر یک از سلسه‌ها محاسبه می‌کنیم. بازدهی‌های غیرعادی شمارش شده دوباره به نرم افزار Eviews منتقل و با استفاده از معادله لگاریتمی تابع مخاطره (معادله ۲) پارامترهای α و β محاسبه می‌شود. برای تعیین معنی داری ضریب β از آزمون «والل»^{۱۱} استفاده می‌شود. فرض صفر در این آزمون $\beta = 0$ یا به عبارت دیگر $\beta - 1 = 0$ است. اگر سطح معنی داری (P-VALUE) کمتر از ۰.۰۵ درصد باشد فرض صفر مبنی بر اینکه β برابر با یک است رد می‌شود و می‌توان نتیجه گرفت که دستکاری قیمت در قیمت سهام شرکت مورد بررسی انجام شده است.

با توجه به نتایج بدست آمده از انجام این آزمون تعداد ۲۳۹ شرکت در گروه شرکت‌های دستکاری قیمت شده و ۱۰۶ شرکت در گروه شرکت‌های دستکاری قیمت نشده قرار گرفت.

۶-۲- آزمون سلسه

برای انجام آزمون سلسه از نرم افزار SPSS نسخه ۲۲ استفاده گردید. در این آزمون، چنانچه سلسه‌های مثبت و منفی بیشتر از سلسه‌های مورد انتظار باشد نشان دهنده یک الگوی غیر تصادفی در روند قیمت سهام و در نتیجه بروز دستکاری قیمت می‌باشد. در صورتی که تعداد سلسه‌های مثبت و منفی با تعداد سلسه‌های مورد انتظار تفاوت معنی



جدول ۴- مقادیر ثابت معادله ها

دستکاری قیمت شده	دستکاری قیمت نشده
-۲۷/۰۷۶۳۸	-۲۷/۸۰۴۵۹

جدول ۵- مقادیر ضرایب معادله درجه دوم

گروه: دستکاری قیمت شده

	قیمت	نوسان	حجم
قیمت	-۳/۴۸۲۷۰۰e-۰۰۸	۰/۰۰۰۰۰۶۹۵۴	-۹/۴۲۱۷۰۰e-۰۱۲
نوسان	-	-۰/۰۰۰۴۱۲۵۳۷۲	۴/۳۰۸۷۹۴۵-۰۱۰
میانگین	-	-	-۲/۹۴۰۰۰e-۰۱۳

گروه: دستکاری قیمت نشده

	قیمت	نوسان	حجم
قیمت	-۲/۲۵۸۶۱e-۰۰۸	۰/۰۰۰۰۰۷۱۷	-۲/۱۳۶۰۰e-۰۱۲
نوسان	-	-۰/۰۰۱۳۴۳۲۹۸	۱/۱۲۷۷۵e-۰۰۹
میانگین	-	-	-۳/۳۰۰۰e-۰۱۴

نتایج پیش بینی مدل در جدول زیر گردآوری شده است:

جدول ۶- نتایج طبقه بندی تابع ممیزی درجه دوم

دستکاری قیمت شده	دستکاری قیمت شده	دستکاری قیمت نشده	خطا	خطای پسین
۱۶۳	۱۹	۰/۱۰۴۳۹۵۶	-۰/۲۲۸۶۳۵۸	
۱۳۲	۳۱	۰/۸۰۹۸۱۶۰	۰/۷۷۳۸۱۰۵	
کلی	-	-	۰/۴۵۷۱۰۵۸	۰/۲۷۲۵۸۷۶

با توجه به نتایج جدول فوق از مجموع ۱۸۲ شرکت دستکاری قیمت شده ۱۶۳ شرکت توسط مدل تحلیل ممیزی درجه دوم به صورت «درست» و

معادله درجه دوم $y = L_1 + L_2$ شکل بگیرد.

سپس مقادیر y از هر دو گروه جایگزین می شود.

مقادیر نتیجه شده به صورت زیر است. احتمال اولیه

P_i برای هر مشاهده با مقدار $0/5$ تعیین شده است.

$L_n P_i$ چون که احتمال مساوی فرض شده است،

می تواند از معادله بالا خارج شود. نتایج دو معادله به

صورت زیر می باشد:

$$L_1(y) = 0.5 \ln |S_1| - 0.5 (y - \bar{y}_1) S_1^{-1} (y - \bar{y}_1)$$

و

$$L_2(y) = 0.5 \ln |S_2| - 0.5 (y - \bar{y}_2) S_2^{-1} (y - \bar{y}_2)$$

اینجا y یک آرایه شامل داده های قیمت، حجم و نوسان سهام را نشان می دهد. مقدار $(y)_i$ برای $i = 1, 2$ محاسبه شده است. اگرتابع قادر باشد تا به طور صحیح مشاهدات را طبقه بنده کند آنگاه آن به صورت «درست» طبقه بنده خواهد شد، در غیر این صورت اگر طبقه بنده نادرست باشد، آن به صورت «نادرست» علامت گذاری خواهد شد. نتایج آزمون فوق در جداول ۳ الی ۶ گردآوری شده است.

جدول ۳- ماتریس کوواریانس با فرض ناهمگن بودن

واریانس ها

گروه: دستکاری قیمت شده

	قیمت	نوسان	حجم
۱۴۹۷۱۲۶۶	۲۴۷۷۳	-۴۴۳۴۷۰۸۳۵	
-	۱۲۵۵	۱۰۴۵۲۲۱	
-	-	۱۷۱۶۴۲۴۳۸۷۸۷۷	

گروه: دستکاری قیمت نشده

	قیمت	نوسان	حجم
۲۲۵۹۵۳۲۰	۱۱۱۴۵	-۱/۰۹۷۷۱۱e+۰۰۹	
-	۳۸۹	۱/۲۷۵۶۹۸e+۰۰۷	
-	-	۱/۰۸۹۳۵۱e+۰۱۳	

اولیه داده شدند. برای تولید نسل چندگانه به وسیله ارزیابی تابع برازش، یک مجموعه در حدود ۹۵ درصد از کروموزوم‌هایی که کاملاً یکسان بودند به مدل وارد گردید. سپس این کار برای مشخص کردن وزن‌های شبکه عصبی استفاده شد. سپس این وزن‌ها برای سنجش آزمون داده‌ها برای مشخص کردن پیش‌بینی صحت شبکه عصبی در طبقه بندی سهام به دستکاری قیمت شده و دستکاری قیمت نشده بکار رفت. برای انجام آزمون از نرم افزار MATLAB نسخه R2013a استفاده گردید. تابع برازش به کار رفته، معکوس میانگین مربعات خطا (تفاوت میان مقادیر مشاهده شده با مقادیر مورد انتظار) است.

۶-۶- شبکه عصبی مصنوعی

برای انجام آزمون شبکه عصبی از نرم افزار MATLAB نسخه R2013a استفاده گردید. متغیرهای وزن داده شده توسط الگوریتم ژنتیک به عنوان ورودی مدل شبکه عصبی مورد استفاده قرار گرفت. مدل به کار گرفته شده، مدل پرسپترون چند لایه (Multi-Layer Feed Forward Neural Network) و روش آموزش شبکه پس انتشار (Back Propagation) می‌باشد. تعداد گره‌های لایه مخفی مطابق با مدل مفهومی این پژوهش دو گره در نظر گرفته شده است. شمای مدل به کار رفته به صورت زیر می‌باشد.

در مدل به کار رفته ۷۰ درصد داده‌ها (۲۴۱ شرکت) در داده‌های گروه آموزش شبکه، ۱۵ درصد داده‌ها (۵۲ شرکت) در داده‌های گروه اعتبارسنجی و ۱۵ درصد دیگر (۵۲ شرکت) در داده‌های گروه آزمایش استفاده گردید. آموزش شبکه با داده‌های گروه آموزش و در مرحله بعد اعتبارسنجی با داده

۱۹ شرکت به صورت «نادرست» طبقه بندی شده است. از مجموع ۱۶۳ شرکت دستکاری قیمت نشده ۳۱ شرکت به صورت «درست» و ۱۳۲ شرکت به صورت «نادرست» طبقه بندی شده است. یک بار دیگر با استفاده از نتایج بدست آمده، می‌توان یک جدول طبقه بندی نادرست برای نتایج فوق تنظیم کرد. ماتریس درهم ریختگی آنالیز ممیزی درجه دوم در جدول ۷ نشان داده شده است.

جدول ۷ - ماتریس درهم ریختگی - تابع ممیزی

درجه دوم

خطای طبقه بندی	
دستکاری قیمت شده	-۰/۲۲۳۱۵۸۰
دستکاری قیمت نشده	۰/۷۶۹۲۳۳۳
کلی	۰/۲۷۳۰۳۷۷

بر اساس جدول فوق خطای طبقه بندی در گروه دستکاری قیمت شده‌ها ۲۲ درصد (خطای نوع اول) و در گروه دستکاری قیمت نشده ها ۷۷ درصد (خطای نوع دوم) و در مجموع خطای پیش‌بینی مدل ۲۷ درصد می‌باشد.

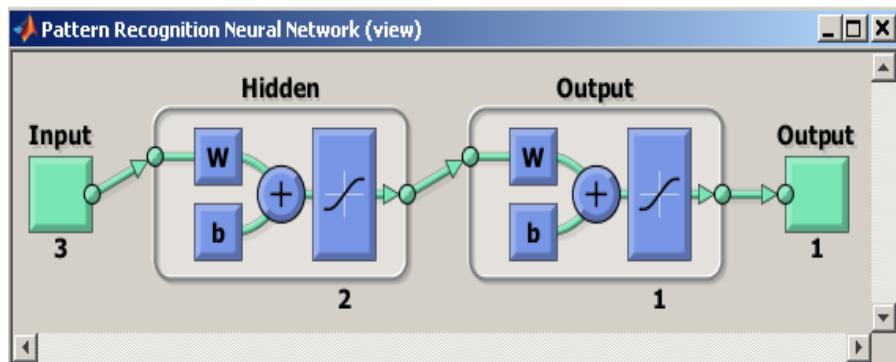
نتایج آزمون فرضیه ۱- با توجه به خطای طبقه بندی مدل می‌توان نتیجه گرفت که مدل تحلیل ممیزی درجه دوم مدل مناسبی برای پیش‌بینی دستکاری قیمت‌ها در بورس اوراق بهادار تهران است و بنابر این فرضیه اول پژوهش تأیید می‌شود.

۶-۵- الگوریتم ژنتیک

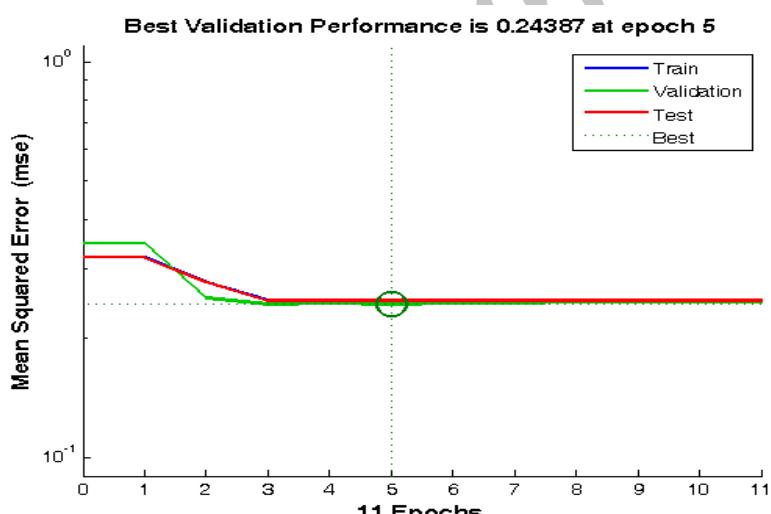
برای تعیین وزن‌های شبکه عصبی، از یک مدل الگوریتم ژنتیک استفاده گردید که خروجی‌ها مستقیماً به عنوان ورودی شبکه عصبی استفاده شدند. کروموزوم‌ها با استفاده از تعداد تصادفی مقدار

پنجم به حد قابل قبولی از خطای دست پیدا کرده است.

های گروه اعتبارسنجی و در نهایت آزمایش شبکه با داده های گروه آزمایش انجام گردید. همانگونه که در نمودار زیر مشاهده می شود شبکه در مرحله

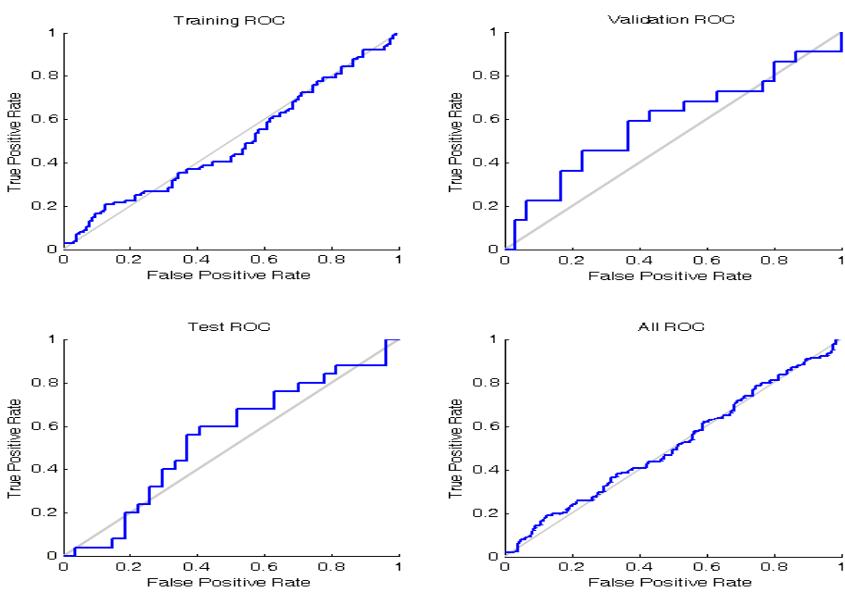


تصویر ۱- شمای مدل به کار گرفته شده در شبکه عصبی مصنوعی



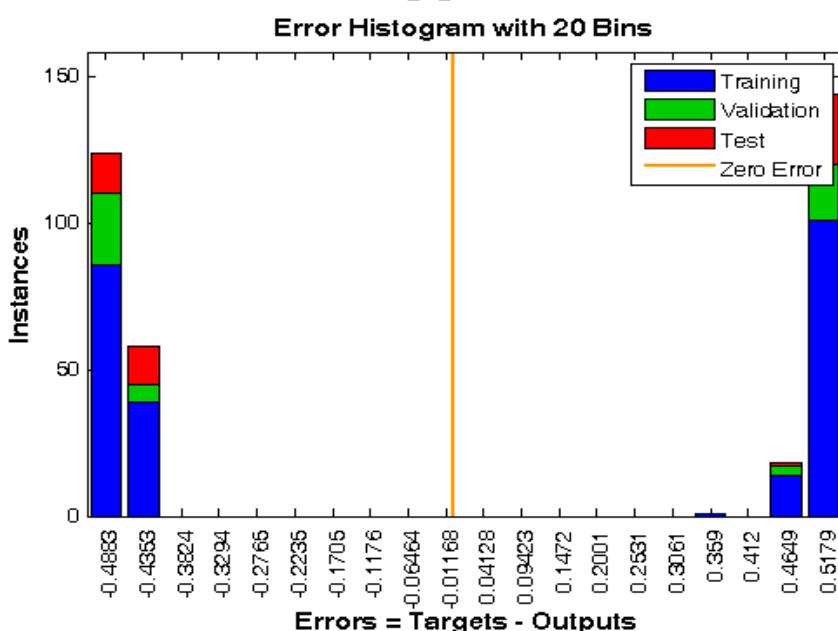
نمودار ۱- نمودار مراحل کارایی اعتبارسنجی

نمودار کارایی مدل به صورت زیر می باشد:



نمودار ۲- نمودار کارایی مدل

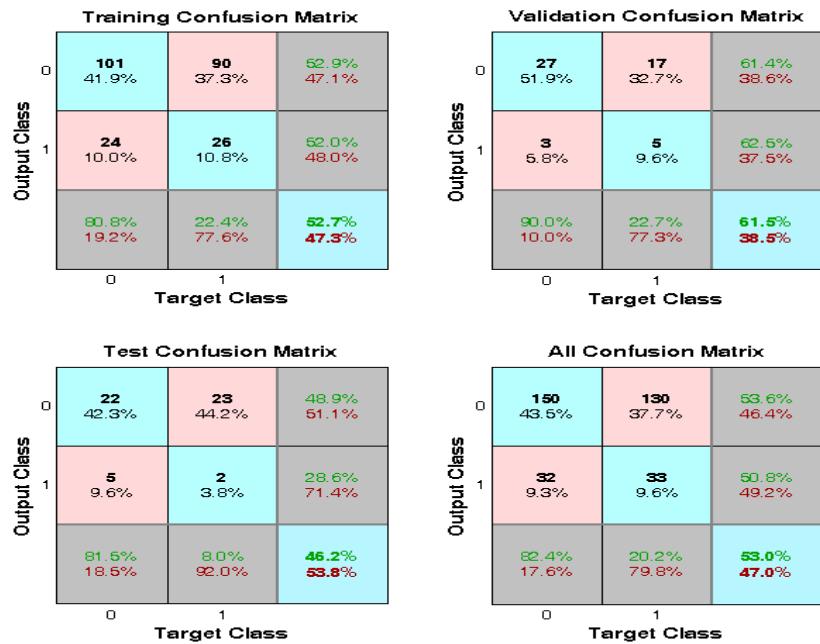
با توجه به نتایج آزمون، نمودار هیستوگرام خطای پیش‌بینی مدل مطابق نمودار زیر می‌باشد:



نمودار ۳- هیستوگرام خطای پیش‌بینی مدل به تفکیک گروه‌های آموزش شبکه، اعتبارسنجی و آزمایش



ماتریس درهم ریختگی خطای مدل در تصویر زیر نمایش داده شده است:



تصویر ۲- ماتریس درهم ریختگی آزمون شبکه عصبی

۷-۶- مقایسه نتایج آزمون‌های تحلیل ممیزی درجه دوم و الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی

مقایسه قدرت پیش‌بینی و خطای دو مدل تحلیل ممیزی درجه دوم و الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی در جداول زیر گردآوری شده است.

با توجه به تصویر فوق، خطای محاسبه شده در گروه آموزش شبکه ۴۷ درصد، در گروه اعتبارسنجی ۳۸/۵ درصد، در گروه آزمایش ۵۴ مجموع خطای پیش‌بینی مدل ۴۷ درصد می‌باشد.

نتایج آزمون فرضیه ۲- با توجه به خطای طبقه بندی مدل می‌توان نتیجه گرفت که مدل الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی نیز با تقریب نسبتاً مناسبی دستکاری قیمت‌ها در بورس را پیش‌بینی می‌کند و بنابراین مدل مناسبی برای پیش‌بینی دستکاری قیمت‌ها در بورس اوراق بهادار تهران است و بنابر این فرضیه دوم پژوهش نیز تأیید می‌شود.

جدول ۸- مقایسه نتایج دو مدل تحلیل ممیزی درجه دوم و الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی

الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی								تحلیل ممیزی درجه دوم			مدل
کل شرکت‌ها		گروه آزمایش		گروه اعتبارسنجی		گروه آموزش شبکه		شرکت‌های دستکاری	شرکت‌های دستکاری	شرکت‌های دستکاری	
شرکت‌های دستکاری	شرکت‌های دستکاری	شرکت‌های دستکاری	شرکت‌های دستکاری	شرکت‌های دستکاری	شرکت‌های دستکاری	شرکت‌های دستکاری	شرکت‌های دستکاری	شرکت‌های دستکاری	شرکت‌های دستکاری	شرکت‌های دستکاری	
قیمت نشده	قیمت شده	قیمت نشده	قیمت شده	قیمت شده	قیمت شده						
۱۶۳	۱۸۲	۲۵	۲۷	۲۲	۳۰	۱۱۶	۱۲۵	۱۶۳	۱۸۲	تعداد کل	
۳۳	۱۵۰	۲	۲۲	۵	۲۷	۲۶	۱۰۱	۳۱	۱۶۳	پیش‌بینی درست (تعداد)	
۲۰/۲	۸۲/۴	۸	۸۱/۵	۲۲/۷	۹۰	۲۲/۴	۸۰/۸	۱۹	۸۹/۵	پیش‌بینی درست (درصد)	
۱۳۰	۳۲	۲۳	۵	۱۷	۳	۹۰	۲۴	۱۳۲	۱۹	خطای مدل (تعداد)	
۷۹/۸	۱۷/۶	۹۲	۱۸/۵	۷۷/۳	۱۰	۷۷/۶	۱۹/۲	۸۱	۱۰/۵	خطای مدل (درصد)	

گرفت که مدل تحلیل ممیزی درجه دوم مدل بهتری برای پیش‌بینی دستکاری قیمت‌ها می‌باشد بنابراین فرضیه سوم پژوهش رد می‌شود.

جدول مقایسه خطای کل مدل‌ها در جدول ذیل گردآوری شده است:

جدول ۹- جدول مقایسه خطای کل دو مدل

خطای کل طبقه بندی (درصد)	مدل
۲۷	تحلیل ممیزی درجه دوم
۴۷	الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی

نتایج آزمون فرضیه ۳- با توجه به مقایسه خطای دو مدل در سنجدش دستکاری قیمت‌ها در بورس اوراق بهادران تهران در می‌یابیم که مدل تحلیل ممیزی درجه دوم با خطای کمتری دستکاری قیمت‌ها را پیش‌بینی می‌کند و می‌توان نتیجه

۷- نتیجه گیری و بحث
در این پژوهش، از دو مدل ANN-GA و QDF با یک مجموعه داده‌های شناخته شده از بازار اوراق بهادران تهران برای آزمایش صحت طبقه بندی آنها استفاده شد. نتایج پژوهش نشان داد که از مجموع ۱۸۲ شرکت دستکاری قیمت شده ۱۶۳ شرکت توسط مدل تحلیل ممیزی درجه دوم به صورت «درست» و ۱۹ شرکت به صورت «نادرست» طبقه بندی شده است. از مجموع ۱۶۳ شرکت دستکاری

شرکت‌های گروه آزمایش قدرت پیش‌بینی ۸۱/۵ درصد و خطای پیش‌بینی ۱۸/۵ درصد و در مجموع قدرت پیش‌بینی مدل برای گروه شرکت‌های دستکاری قیمت شده ۸۲/۴ درصد و خطای پیش‌بینی ۱۷/۶ درصد می‌باشد.

همچنین در گروه آموزش شبکه از مجموع ۱۱۶ شرکت از گروه شرکت‌های دستکاری قیمت نشده ۲۶ شرکت به صورت درست و ۹۰ شرکت به صورت نادرست طبقه بندی شده است. در گروه اعتبارسنجی از مجموع ۲۲ شرکت دستکاری قیمت نشده، ۵ شرکت به صورت درست و ۱۷ شرکت به صورت نادرست گروه بندی شده است. در گروه آزمایش از مجموع ۲۵ شرکت دستکاری قیمت نشده ۲ شرکت به صورت درست و ۲۳ شرکت به صورت نادرست گروه بندی شده است. در مجموع از ۱۶۳ شرکت دستکاری قیمت نشده ۳۳ شرکت به صورت درست و ۱۳۰ شرکت به صورت نادرست طبقه بندی شده است.

قدرت پیش‌بینی مدل در گروه شرکت‌های دستکاری قیمت نشده برای شرکت‌های گروه آموزش شبکه ۲۲/۴ درصد و خطای پیش‌بینی ۷۷/۶ درصد، در شرکت‌های گروه اعتبارسنجی قدرت پیش‌بینی مدل ۲۲/۷ درصد و خطای پیش‌بینی ۷۷/۳ درصد، در شرکت‌های گروه آزمایش قدرت پیش‌بینی ۸ درصد و خطای پیش‌بینی ۹۲ درصد و در مجموع قدرت پیش‌بینی مدل برای گروه شرکت‌های دستکاری قیمت نشده ۲۰/۲ درصد و خطای پیش‌بینی ۷۹/۸ درصد می‌باشد.

در مجموع قدرت پیش‌بینی در گروه آموزش ۵۲/۷ و خطای محاسبه شده ۴۷/۳ درصد، در گروه اعتبارسنجی قدرت پیش‌بینی ۶۱/۵ درصد و خطای پیش‌بینی ۳۸/۵ درصد، در گروه آزمایش قدرت

قیمت نشده ۳۱ شرکت به صورت «درست» و ۱۳۲ شرکت به صورت «نادرست» طبقه بندی شده است. قدرت پیش‌بینی مدل در گروه شرکت‌های دستکاری قیمت شده ۸۹/۵ درصد و خطای پیش‌بینی در این گروه ۱۰/۵ درصد و در گروه شرکت‌های دستکاری قیمت نشده قدرت پیش‌بینی مدل ۱۹ درصد و خطای پیش‌بینی ۸۱ درصد می‌باشد. در مجموع خطای طبقه بندی استفاده از مدل QDF در گروه شرکت‌های دستکاری قیمت شده ۲۲/۸ درصد و در گروه دستکاری قیمت نشده ۷۲ درصد و در مجموع خطای طبقه بندی ۲۷ درصد می‌باشد.

نتایج آزمون مدل ANN نشان می‌دهد که در گروه آموزش شبکه از مجموع ۱۲۵ شرکت از گروه شرکت‌های دستکاری قیمت شده ۱۰۱ شرکت به صورت درست و ۲۴ شرکت به صورت نادرست طبقه بندی شده است. در گروه اعتبارسنجی از مجموع ۳۰ شرکت دستکاری قیمت شده، ۲۷ شرکت به صورت درست و ۳ شرکت به صورت نادرست گروه بندی شده است. در مجموع از ۱۸۲ شرکت دستکاری قیمت شده ۱۵۰ شرکت به صورت درست و ۳۲ شرکت به صورت نادرست طبقه بندی شده است.

قدرت پیش‌بینی مدل در گروه شرکت‌های دستکاری قیمت شده برای شرکت‌های گروه آموزش شبکه ۸۰/۸ درصد و خطای پیش‌بینی ۱۹/۲ درصد، در شرکت‌های گروه اعتبارسنجی قدرت پیش‌بینی مدل ۹۰ درصد و خطای پیش‌بینی ۱۰ درصد، در

در مطالعات بعدی، مدل می‌تواند با استفاده از یک مجموعه متفاوت از شرکت‌ها بررسی شود. همچنین می‌توان بعضی از متغیرهای اضافی دیگر را شناسایی کرد که شاید بتوان خطای طبقه بنده نادرست را کاهش داد و پیش‌بینی بهتری ارائه کرد. همچنین پیشنهاد می‌شود از الگوریتم‌های فراگیری ماشین^{۱۲} مانند ماشین بردار پشتیبان برای کشف اینکه بهبود می‌تواند ایجاد شود تا درصد خطای طبقه بنده نادرست کاهش یابد استفاده شود. در ضمن پیشنهاد می‌شود از یک مطالعه تطبیقی روی مدل‌های مختلف برای کمک به شناسایی مدل با بهترین صحت پیش‌بینی انجام شود.

فهرست منابع

- * باقری م، (۱۳۸۵)، «اقتصاد مبتنی بر بازار و کاستی‌های حقوق خصوصی»، مجله پژوهش حقوق و سیاست، شماره ۱۹.
- * عبدالمالکی، حجت‌الله و دیگران، (۱۳۹۲)، «بررسی وجود حباب قیمتی در بازار سهام تهران با استفاده از رهیافت LPPL»، فصلنامه مهندسی مالی و مدیریت اوراق بهادار، شماره ۱۴، بهار ۱۳۹۲، صص ۱-۲۵
- * فلاخ شمس میرفیض، تیموری شندی علی، «طراحی الگوی پیش‌بینی دستکاری قیمت در بورس اوراق بهادار تهران»، نشریه دین و ارتباطات، شماره ۲۷، پاییز ۱۳۸۴، صص ۱۴۶-۱۱۵
- * فلاخ شمس میرفیض، کردنلی حمیدرضا، (۱۳۹۱)، «آزمون مدل‌های لاجیت و شبکه عصبی مصنوعی جهت پیش‌بینی دستکاری قیمت در بورس اوراق بهادار تهران»، مجله

پیش‌بینی ۴/۶/۴ درصد و خطای پیش‌بینی ۵/۳ درصد و در مجموع قدرت پیش‌بینی مدل ۵۳ درصد و خطای پیش‌بینی مدل ۴۷ درصد می‌باشد. با مرور نتایج فوق مشاهده می‌شود که تحلیل ممیزی درجه دوم خطای کمتری نسبت به مدل هیبریدی الگوریتم ژنتیک بر مبنای شبکه عصبی مصنوعی دارد. با مرور جزئیات آزمون‌ها مشخص می‌شود که خطای طبقه بنده مدل‌ها در گروه شرکت‌های دستکاری قیمت شده در مدل تحلیل ممیزی درجه دوم ۱۰/۵ و در مدل شبکه عصبی ۱۷/۶ می‌باشد که این امر نشان دهنده مناسب بودن مدل‌های تحلیل ممیزی درجه دوم و شبکه عصبی برای پیش‌بینی دستکاری قیمت در بازار سهام می‌باشد. همچنین علت بالا بودن خطای این مدل‌ها در پیش‌بینی شرکت‌های دستکاری قیمت نشده می‌تواند به دلیل تقسیم بنده اولیه شرکت‌ها در این پژوهش باشد. همان‌گونه که در فصل چهارم این پژوهش توضیح داده شد شرکت‌هایی که حداقل در یک آزمون از دو آزمون اولیه (آزمون سلسله و آزمون وابستگی دیرش) به عنوان دستکاری قیمت نشده شناسایی شدند در طبقه شرکت‌های دستکاری قیمت نشده قرار گرفتند و بنابراین با توجه به در نظر گرفتن فقط نتایج یکی از دو آزمون فوق تعداد زیادی از این شرکت‌ها نیز مشکوک به دستکاری قیمت بودند که نتایج این پژوهش نیز دلیل بر تأیید این مدعای می‌باشد. بدیهی است در صورتی که بورس اوراق بهادار تهران همانند سایر بازارهای معتبر مالی دنیا اقدام به انتشار اسامی شرکت‌های دستکاری قیمت شده بنماید می‌توان توانایی هر کدام از مدل‌ها را با توجه به داده‌های منتشر شده رسمی بررسی نمود و توانایی هر کدام از مدل‌ها را به صورت واقعی‌تری بررسی نمود.



- size and auditor opinion', International Journal of Financial Services Management, Vol. 4, No. 3 ,pp.220–238.
- * Hanson R .,opera, R. (2006) Information aggregation and manipulation in an experimental market. Journal of economic behavior and organization 60:449-459.
 - * Holley, D.. 'Market manipulation—the focus on prevention,' Commonwealth Law Bulletin, 19:4, 1927-1931, DOI: 10.1080/03050718.1993.9986338
 - * Huebner, S. S. (1934). The Stock Market, Second Edition, D. Appleton-Century: New York. pp. 414-415
 - * Kyle, A. and Viswanathan, S. (2008) 'How to define illegal price manipulation', American Economic Review, Vol. 98, No. 2, pp.274–279.
 - * Mei J, Guojun W, Chunsheng Zh. 2004. Behavior Based Manipulation, NYU Working paper.
 - * Merrick, John J., Narayan Y. Naik, and Pradeep K. Yadav. 2005. Strategic trading behavior and price distortion in a manipulated market: Anatomy of a squeeze. Journal of Financial Economics 77:171–218.
 - * McQueen ,G. and Thorley ,S. 'Bubbles, Stock Returns, and Duration Dependence,' The Journal of Financial and Quantitative Analysis, Vol. 29, No. 3 (Sep., 1994), pp.379-401
 - * Moazeni Bahram and Asadollahi Faride, 'Manipulation of stock price and its consequences', European Online Journal of Natural and Social Sciences 2013; vol.2, No. 3(s), pp. 430-433, ISSN 1805-3602, Available at: <http://european-science.com/eojnss/article/viewFile/412/pdf>
 - * Ogut, H., Doganay, M. and Aktaş, R. (2009) 'Detecting stock-price manipulation in an emerging market: the case of Turkey', Expert Systems with Applications, Vol. 36, No. 9 ,pp.11944–11949.
 - * OICU. IOSCO, Investigation and Prosecuting Market Manipulation, 2000, p. 74, Available at: <http://www.iosco.org/library/pubdocs/pdf/IOSCOPD103.pdf>
 - * Punniyamoorthy M, Thoppan JJ. 2012. Detection of stock price manipulation using quadratic discriminant analysis, Int. J. Financial Services Management, Vol. 5, No. 4, pp.369–388.
- مهندسی مالی و مدیریت اوراق بهادر، شماره ۷،
صفحه ۳۷-۶۹
- * فلاخ شمس میرفیض، کردنلی حمیدرضا، رشنو
مهری، (۱۳۹۰)، «بررسی دستکاری قیمت‌ها در
بورس تهران با استفاده از مدل ماشین بردار
پشتیان»، مجله تحقیقات مالی، دوره ۱۴، شماره
۱، صفحه ۶۹-۸۴
- * فلاخ شمس، میرفیض، زارع، عظیم، (۱۳۹۲)،
«بررسی عوامل تأثیرگذار در بروز حباب قیمت
در بورس اوراق بهادر تهران»، فصلنامه بورس
اوراق بهادر، شماره ۲۱، بهار ۹۲، سال ششم،
صفحه ۷۳-۹۱
- * فلاخ شمس، میرفیض و دیگران، (۱۳۹۱)،
«بررسی و تعیین عوامل کشف و پیش‌بینی
تشکیل حباب تصنیعی قیمتی»، فصلنامه دانش
سرمایه گذاری، سال اول، شماره اول، بهار
۹۹-۱۲۴، صفحه ۹۹-۱۲۴
- * قربانی م، باقری ع، (۱۳۸۹)، «دستکاری بازار
اوراق بهادر»، فصلنامه پژوهش حقوق، سال
دوازدهم، شماره ۲۹، صفحه ۳۰۱-۳۲۶
- * Aggarwal R, Wu G. 2006. Stock market manipulations. The Journal of Business, Vol. 79, 4: 1915–1954.
 - * Allen, F., Litov , L. and Mei, J. (2006) 'Large investors, price manipulation, and limits to arbitrage: an anatomy of market corners', Western Finance Association, Annual Meetings, 18–21 June, Portland, Oregon.
 - * Arefin, J. and Rahman, R.M. (2011) 'Testing different forms of efficiency for Dhaka stock exchange', International Journal of Financial Services Management, Vol. 5, No. 1, pp.1-20.
 - * Comerton-Forde, C. and Putnins, T.J. (2009) 'Measuring closing price manipulation', Journal of Financial Intermediation, Vol. 20, pp.135–158.
 - * Gaganis, C., Sochos, P. and Zopounidis, C. (2010) Bankruptcy prediction using auditor

- * Tissaoui, K. and Aloui, C. (2011) 'Information flow between stock return and trading volume: the Tunisian stock market', International Journal of Financial Services Management, Vol. 5, No. , pp.52–82

یادداشت‌ها

- 1 - Quadratic Discriminant Analysis
2 -Genetic Algorithm based on Artificial Neural Network
3 - Market Price Manipulation
4- Support Virtual Machine
5-Duration Dependence Test
6 -Run Test
7-Confusion Matrix
8 -Holley
8-Data Filtering
10- Breusch -Godfrey test
11-Wald Test
12-Machine Learning Algorithm

