



پیش بینی درماندگی مالی شرکت های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران با استفاده از شبکه بیزی ساده و مقایسه آن با تحلیل پوششی داده ها

علی اسماعیل زاده مقری^۱
هاجر شاکری^۲

تاریخ پذیرش: ۹۳/۸/۱۹

تاریخ دریافت: ۹۳/۵/۲۶

چکیده

در این پژوهش دو الگوی مختلف پیش بینی، الگوی شبکه بیزی ساده از سیستم های خبره و هوش مصنوعی و الگوی تحلیل پوششی داده ها از فنون تحقیق در عملیات برای پیش بینی درماندگی مالی شرکت های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران که در بازه زمانی ۱۳۸۹ تا ۱۳۹۱ فعال بوده اند به کار گرفته شده است. نتایج حاصل از پژوهش نشان داد که هر دو الگوی طراحی شده قابلیت پیش بینی وقوع درماندگی مالی شرکت های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران را تا دو سال قبل از وقوع آن دارند. همچنین با استفاده از آزمون مقایسه زوجی دقت کلی پیش بینی دو الگوی مختلف با یکدیگر مورد مقایسه قرار گرفته و نتایج این مقایسه تفاوت معنی داری را میان دقت کلی دو الگو با یکدیگر در سال درماندگی مالی و نیز یک تا دو سال پیش از آن نشان نمی دهد. اگرچه مقایسه دقت کلی دو الگو با یکدیگر در سال های مورد بررسی (t، t-۱ و t-۲) تفاوت معنی داری را به لحاظ آماری نشان نمی دهد اما به طور کلی دقت پیش بینی الگوی شبکه بیزی ساده در تمامی سال های مورد بررسی از الگوی تحلیل پوششی داده ها بیشتر است لذا می توان از الگوی شبکه بیزی ساده با اطمینان بیشتری برای پیش بینی درماندگی مالی شرکت ها استفاده نمود.

واژه های کلیدی: درماندگی مالی، بورس اوراق بهادار، شبکه بیزی ساده، تحلیل پوششی داده ها.

۱- استادیار دانشگاه آزاد اسلامی واحد اسلامشهر

۲- کارشناس ارشد حسابداری دانشگاه آزاد اسلامی واحد اسلامشهر (نویسنده مسئول) hajar.shakeri@yahoo.com

۱- مقدمه

امروزه سرمایه گذاران برای برگزیدن زمینه سرمایه گذاری، دامنه وسیعی دارند. لذا تصمیم گیری برای سرمایه گذاران روز به روز پیچیده تر و ریسکی تر (پرمخاطره تر) می شود. در حالیکه نتایج این سرمایه گذاری ها می تواند تاثیرات پر اهمیتی بر زندگی مردم داشته باشد. ورشکستگی رویدادی است که می تواند هم از لحاظ اجتماعی و هم از لحاظ اقتصادی کشور را به چالش بکشاند. به این منظور تغییر در وضعیت مالی شرکت ها راهنمای مفیدی برای سرمایه گذار در خصوص اتخاذ تصمیمات بعدی خواهد بود (آلتن^۱، ۱۹۶۸).

درماندگی مالی و نهایتاً ورشکستگی واحدهای اقتصادی، می تواند زیان های هنگفتی را در دو سطح خرد و کلان وارد نماید.

الف) در سطح کلان درماندگی مالی شرکت ها سبب:

۱) کاهش تولید ناخالص داخلی

۲) افزایش بیکاری

۳) اتلاف منابع کشور و نظایر آن می گردد.

ب) در سطح خرد نیز خسارات قابل توجهی به ذی نفعان و بنگاه های اقتصادی نظیر: سهامداران، سرمایه گذاران بالقوه، اعتباردهندگان، مدیران، کارکنان، عرضه کنندگان مواد اولیه و مشتریان می رساند.

در نتیجه، به منظور اجتناب از زیان های هنگفتی که به واسطه درماندگی مالی پدید می آید لازم است مطالعاتی در این زمینه صورت گیرد. بنابراین یافتن الگوهایی برای پیش بینی درماندگی مالی که قبل از ورشکستگی اتفاق می افتد، بسیار حائز اهمیت بوده که در این زمینه اطلاعات حسابداری نقش بسزایی دارد. در این پژوهش با استفاده از الگوی شبکه بیزی ساده^۲ و مقایسه آن با الگوی تحلیل پوششی داده ها^۳ به دنبال ارائه الگویی مناسب برای پیش بینی درماندگی مالی شرکت های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران هستیم. در واقع بدنبال پاسخ به این سوال هستیم که: آیا دقت کلی الگوی شبکه بیزی ساده در پیش بینی درماندگی مالی از دقت کلی الگوی تحلیل پوششی داده ها بیشتر است؟

۲- مبانی نظری و مروری بر پیشینه پژوهش

۲-۱- مدل بیزی

طبقه بندی فرآیندی پایه ای در تجزیه و تحلیل داده ها و شناسایی الگوهای متداول آن است که از طریق آن طبقه بند با توجه به ویژگی ها و خصوصیات مورد نظر اقدام به دسته بندی داده ها می نماید. روشهای مختلفی برای این منظور توسعه پیدا کرده است که یکی از این روش ها، روش بیزی است. روش بیزی الگوریتم های متفاوتی برای دسته بندی داده ها بکار می برد این الگوریتم ها با رویکرد طبقه بندی داده ها عبارتند از: شبکه های بیزی^۴، شبکه بیزی ساده، شبکه های بیزی

یادگیرنده^۵، شبکه بیزی ساده بهبود یافته^۶ (جردن، ۱۹۹۹). که در این بین به دو الگوی شبکه های

بیزی و شبکه‌ی بیزی ساده می‌پردازیم:

۲-۱-۱- شبکه‌های بیزی

شبکه‌های بیز اولین بار در دهه هشتاد میلادی در مدل سازی علیت برای ساخت یک سیستم خبره برای آندوسکوپی داخل روده به کار رفته و هدف از این سیستم خبره هدایت آندوسکوپ در روده بیمار با کمک دوربین تصویر برداری بوده است (وبر و همکاران، ۲۰۱۰).

امروزه به دلیل انعطاف پذیری شبکه‌های بیزی، این روش دامنه کاربرد بسیار زیادی در علوم مختلف از مهندسی گرفته تا فناوری اطلاعات، پزشکی و اخیراً در بیولوژی و اکولوژی دارد.

"از جمله کاربردهای شبکه‌های بیزی: عیب‌یابی کامپیوتر (هکرم و همکاران، ۱۹۹۴) دارو سازی (راس میوسن، ۱۹۹۵) آمار رسمی (رامونی و سیاستیانی، ۲۰۰۱، گنور و همکارانش، ۲۰۰۱) ژنتیک و استنباط‌های جنایی (دیوید، ۲۰۰۲) (نیلوفر، ۱۳۸۷). "مدیریت منابع (نیبرگ و همکاران، ۲۰۰۶، مک کن و همکاران، ۲۰۰۷) و به خصوص در تخصیص جریان زیست محیطی (هارت و پالینو، ۲۰۰۹) می‌باشد" (خورشید، ۱۳۹۱).

شبکه‌های بیزی، ساختارهایی نموداری برای نمایش روابط احتمالی میان تعداد زیادی متغیر و انجام استنباط احتمالی با آن متغیرها هستند. شبکه‌های بیزی گراف‌های غیر سیکلی مستقیم (DAG)^۷ هستند که گره‌های آنها در مفهوم قاعده بیز نشان دهنده متغیرها می‌باشند (درزدل و وندرگاج^۸، ۱۹۹۵). طبق تعریفی که یینسن^۹ (۱۹۹۶) برای شبکه‌های بیزی ارائه داده است، این شبکه‌ها با سه عامل زیر تعریف می‌شوند:

(الف) گره‌ها: هر گره نشان دهنده یک متغیر با تعداد متناهی حالت است.

(ب) یال جهت دار: هر یال دو گره را به یکدیگر متصل می‌کند.

(ج) جدول (توزیع) احتمال برای هر متغیر.

گره‌ها می‌توانند مقادیر قابل مشاهده، متغیرهای پنهان، پارامتر یا فرض‌های نامعلوم باشند. یال‌های این شبکه بیانگر وابستگی‌های شرطی هستند. هر گره دارای یک تابع احتمال است که شامل احتمال اولیه^{۱۰} (برای گره‌های بدون والدین) و یا احتمالات شرطی مربوط به حالات مختلف گره‌های والدین می‌باشد. دو عامل اول تعریف یینسن، ساختار شبکه‌های بیزی را مشخص می‌کنند. برای مثال هنگامی که دو متغیر A و B به وسیله یک یال به هم متصل‌اند، دو متغیر به طور احتمالی به هم وابسته‌اند. جهت یال‌ها عموماً به عنوان رابطه سببی بین دو متغیر تعبیر می‌شود. گره‌هایی که بلافاصله قبل از یک گره قرار دارند، والدین آن گره هستند. گره‌هایی که بعد از یک گره قرار دارند فرزندان هستند و جهت یال‌ها نیز هیچ نوع دوری را به وجود نمی‌آورد. سومین عامل در تعریف شبکه‌های بیزی، نشان می‌دهد که هر گره با یک توزیع احتمال مشخص می‌شود که همان توزیع حاشیه‌ای گره به شرط والدین آن است (نصیر و همکاران، ۱۳۹۱).

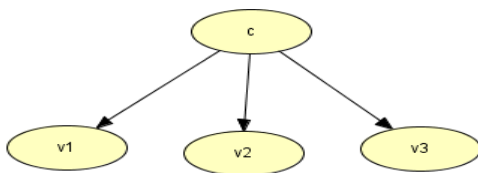
اولین بار پیرل^{۱۱} (۱۹۸۸)، واژه «شبکه های بیزی» را که ابزارهایی قدرتمند برای ارائه تصاویر روابط بین یک مجموعه از متغیرها و مقابله با شرایط نبود قطعیت در سیستم های خبره هستند برای تاکید بر سه جنبه زیر به کار برد: (۱) طبیعت ذهنی اطلاعات ورودی (۲) اتکا به روابط شرطی بیز به عنوان مبنایی جهت به روزرسانی اطلاعات (۳) تفاوت بین حالت های علی و مشاهده ای استنتاج با تاکید بر قاعده معروف توماس بیز، که به صورت زیر بیان می شود:

$$P(A|B) = \frac{P(B|A)P(A)}{P(B)}$$

که $P(A|B)$ احتمال به وقوع پیوستن رویداد A به شرط وجود B است (سان و شنوی، ۲۰۰۷).

۲-۱-۲- شبکه بیزی ساده (NB)

شبکه بیزی ساده که در این پژوهش به منظور پیش بینی درماندگی مالی و طبقه بندی شرکت ها از آن استفاده شده است اولین بار توسط تیتزینگتون^{۱۲} معرفی شد. یک شبکه بیزی ساده یک ساختار بسیار ساده است که در آن تمام متغیرهای تصادفی، یک گره اصلی (متغیر گروه) به طور مشترک دارند. این نوع شبکه بیز به علت سادگی و فرض استقلال بین متغیرهایش، بیشتر برای طبقه بندی استفاده می شود (سعیدی و آقایی، ۱۳۸۸). و همچنین فرض می کند هیچ متغیر پنهانی بر فرآیند پیش بینی و دسته بندی تاثیر نمی گذارد (بانتین، ۱۹۹۴). مثالی از شبکه بیزی ساده در شکل شماره ۱ نشان داده شده است.



شکل ۱: شبکه بیزی ساده

در شکل شماره ۱، فرض می شود که داده ها دارای یک متغیر گروه (C) و متغیرهای پیش بینی کننده (v_1, v_2, v_3) هستند و کمان ها نشان می دهند که تمام این متغیرهای پیش بینی کننده بر روی متغیر C تاثیر دارند اما تمام این متغیرها مستقل از هم هستند (سعیدی و آقایی، ۱۳۸۸).

۲-۲- تحلیل پوششی داده ها (DEA)

تحلیل پوششی داده ها یک روش برنامه ریزی ریاضی برای ارزیابی کارایی واحدهای تصمیم گیرنده ای^{۱۳} است که چندین ورودی و چندین خروجی دارند (مهرگان، ۱۳۹۱). با توجه به اینکه این روش یا الگو مبتنی بر یک سری بهینه سازی با استفاده از برنامه ریزی خطی است که نوع تابع آن و پارامترهای مربوط از قبل مشخص نیست لذا روش یاد شده در زمره روش های غیر پارامتریک قرار می گیرد.

۲-۲-۱- اصول حاکم بر روش (DEA)

اصل اول (متجانس بودن): در اغلب سیستم‌ها لازم است مدیران و برنامه‌ریزان سیستم، عملکرد واحد‌های تصمیم‌گیری مشابه را با ورودی و خروجی متجانس بررسی و کارایی آن‌ها را با هم مقایسه کنند. مثلاً یک بانک را نمی‌توان با یک دانشگاه مقایسه کرد. زیرا این دو واحد، شبیه هم نیستند.

اصل دوم: تعداد واحدهای تصمیم‌گیری (DMU) ها (n) ، و تعداد ورودی‌ها (m) و خروجی‌ها (s) باید تابع رابطه‌ی $n \geq 3(m + s)$ باشند.

اصل سوم: ورودی‌ها و خروجی‌ها نامنفی باشند و هر DMU حداقل یک ورودی و یک خروجی مثبت داشته باشد.

اصل چهارم: انتخاب ورودی‌ها و خروجی‌ها صحیح باشد، یعنی باید طوری انتخاب شوند که همه‌ی عوامل موثر بر کارایی یا ناکارایی را شامل شوند (طلوع و جوشقانی، ۱۳۹۲).

۲-۲-۲- مدل‌های پایه‌ای تحلیل پوششی داده‌ها

مدل CCR

یکی از ویژگی‌های مدل تحلیل پوششی داده‌ها ساختار بازده به مقیاس آن است. بازده به مقیاس می‌تواند ثابت یا متغیر باشد، بدان معنا که افزایش ورودی به افزایش خروجی به همان نسبت منجر می‌شود و در بازده متغیر، افزایش خروجی، بیشتر یا کمتر از نسبت افزایش ورودی است. مدل‌های CCR از جمله مدل‌های بازده ثابت نسبت به مقیاس هستند. مدل‌های بازده ثابت نسبت به مقیاس زمانی مناسب است که همه واحدها در مقیاس بهینه عمل کنند.

مدل BCC

مدل BCC مدلی از انواع مدل‌های تحلیل پوششی داده‌هاست که به ارزیابی کارایی نسبی واحد‌هایی با بازده متغیرنسبت به مقیاس می‌پردازد. مدل‌های بازده به مقیاس ثابت محدودکننده‌تر از مدل‌های بازده به مقیاس متغیر هستند، زیرا مدل بازده به مقیاس ثابت واحدهای کارایی کمتری را در برمی‌گیرد و مقدار کارایی نیز کمتر می‌شود. این دو مدل در دو ماهیت ورودی و خروجی محور و به سه شکل کسری، مضربی و پوششی مطرح است.

مدل جمعی (Additive model)

مدل‌های ورودی محور در حالی که میزان خروجی‌ها را در سطح داده شده حفظ می‌کند، به طور متناسب و در حد امکان نسبت به کاهش میزان ورودی‌ها اقدام می‌کند. و برعکس، در مدل‌های خروجی محور با حفظ میزان ورودی به طور متناسب خروجی‌ها را افزایش می‌دهد. اما مدل جمعی مدلی است که همزمان کاهش ورودی‌ها و افزایش خروجی‌ها را مورد توجه قرار می‌دهد به عبارتی هم ماهیت ورودی دارد و هم ماهیت خروجی. مدل جمعی را در سال ۱۹۸۵ چارلز، کوپر، گولانی، سیفورد و استوتس معرفی

کردند (مهرگان، ۱۳۹۱). در این پژوهش به منظور پیش بینی درماندگی مالی و طبقه بندی شرکت ها از مدل جمعی با بازده به مقیاس متغیر (جدول شماره ۱) استفاده شده است.

جدول ۱: مدل های جمعی

مدل جمعی (بازده به مقیاس ثابت)	
پرایمال	دوگان
$Max Z_p = \sum_{i=1}^m s_i^- + \sum_{r=1}^s s_r^+$ $st:$ $\sum_{j=1}^n \lambda_j x_{ij} + s_i^- = x_{io} \quad i = 1, \dots, m$ $\sum_{j=1}^n \lambda_j y_{rj} - s_r^+ = y_{ro} \quad r = 1, \dots, s$ $s_i^- \geq 0, \quad i = 1, \dots, m$ $s_r^+ \geq 0, \quad r = 1, \dots, s$ $\lambda_j \geq 0, \quad j = 1, \dots, n.$	$Min Z_d = \sum_{i=1}^m v_i x_{io} + \sum_{r=1}^s u_r y_{ro}$ $st:$ $\sum_{i=1}^m v_i x_{ij} - \sum_{r=1}^s u_r y_{rj} \geq 0 \quad j = 1, \dots, n$ $v_i \geq 1 \quad i = 1, \dots, m$ $u_r \geq 1 \quad r = 1, \dots, s.$
مدل جمعی (بازده به مقیاس متغیر)	
پرایمال	دوگان
$Max Z_p = \sum_{i=1}^m s_i^- + \sum_{r=1}^s s_r^+$ $st:$ $\sum_{j=1}^n \lambda_j x_{ij} + s_i^- = x_{io} \quad i = 1, \dots, m$ $\sum_{j=1}^n \lambda_j y_{rj} - s_r^+ = y_{ro} \quad r = 1, \dots, s$ $\sum_{j=1}^n \lambda_j = 1$ $s_i^- \geq 0, \quad i = 1, \dots, m$ $s_r^+ \geq 0, \quad r = 1, \dots, s$ $\lambda_j \geq 0, \quad j = 1, \dots, n$	$Min Z_d = \sum_{i=1}^m v_i x_{io} - \sum_{r=1}^s u_r y_{ro} + u_0$ $st:$ $\sum_{i=1}^m v_i x_{ij} - \sum_{r=1}^s u_r y_{rj} + u_0 \geq 0 \quad j = 1, \dots, n$ $v_i \geq 1 \quad i = 1, \dots, m$ $u_r \geq 1 \quad r = 1, \dots, s$ $u_0 \text{ free}$

منبع: (طلوع و جوشقانی، ۱۳۹۲)

پیشینه پژوهش

پژوهش های متعددی برای بررسی توانایی پیش بینی درماندگی مالی و نهایتاً ورشکستگی توسط الگوهایی که از نسبت های مالی به عنوان متغیرهای مستقل استفاده می کنند صورت گرفته است (پورزمانی و همکاران، ۱۳۸۸). که از جمله مهمترین پژوهش های خارجی و داخلی مرتبط با الگوهای پژوهش حاضر به شرح زیر است:

سارکر و سریرام^{۱۴} (۲۰۰۱)، برای اولین بار از شبکه های بیز برای پیش بینی ورشکستگی استفاده کردند. آنها در پژوهشی تحت عنوان مدل های بیزین برای هشدار به هنگام ورشکستگی بانک ها از دو مدل متفاوت، یکی مدل ساده بیز و دیگری مدل پیچیده بیز استفاده کردند. نمونه انتخابی آنها شامل ۲۲۸ بانک بود. نتایج پژوهش آنها نشان داد مدل ساده بیز با ۸۰ درصد اطمینان وضعیت ورشکستگی و ۹۱ درصد اطمینان وضعیت عدم ورشکستگی و مدل پیچیده بیز با ۸۸ درصد اطمینان وضعیت ورشکستگی و ۹۳ درصد اطمینان وضعیت عدم ورشکستگی را درست پیش بینی کرده اند.

سان و شنوی^{۱۵} (۲۰۰۷)، در پژوهشی از شبکه های بیزی برای پیش بینی درماندگی مالی استفاده کردند. نتایج پژوهش آنها نشان داد که میانگین دقت پیش بینی برای نمونه های ورشکسته با استفاده از مدل بیزی ساده ۸۱،۱۳٪ و برای نمونه های غیر ورشکسته ۸۱،۸۵٪ می باشد.

پرماچاندرا و همکاران^{۱۶} (۲۰۱۱)، با استفاده از الگوی سوپر کارایی جمعی روش *DEA*، بر اساس دو مرز موفقیت و شکست به ارزیابی شرکت ها پرداختند. نتایج پژوهش آنها نشان داد که الگوی *DEA* در پیش بینی شکست شرکت در مقایسه با پیش بینی شرکت های سالم به نسبت ضعیف عمل می کند.

طبرستانی، محمد رضا (۱۳۸۷)، در پژوهشی به پیش بینی درماندگی مالی شرکت ها با استفاده از تحلیل پوششی داده ها پرداخته است. و سپس الگویی مبتنی بر تحلیل تشخیصی چندگانه را به عنوان الگوی مقایسه ای طراحی کردند. نتایج این پژوهش نشان داد الگوی تشخیصی چند گانه نسبت به الگوی تحلیل پوششی داده ها تا حدودی عملکرد بهتری دارد اما دقت پیش بینی الگوی تحلیل پوششی داده ها با حرکت از نمونه آموزشی به نمونه آزمایشی تقریباً ثابت باقی می ماند در حالیکه دقت پیش بینی الگوی تشخیصی چند گانه با حرکت از نمونه آموزشی به نمونه آزمایشی با افت همراه است.

سعیدی، علی و آرزو اقای (۱۳۸۸)، در پژوهشی به بررسی پیش بینی درماندگی مالی شرکتهای پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران با استفاده از شبکه های بیز پرداختند. نتایج پژوهش نشان داد مدل دوم ساده بیز که روش انتخاب متغیر آن بر اساس احتمال شرطی است، نسبت به مدل اول بیز که بر مبنای کار سان و شنوی طراحی شده بود، عملکرد بهتری داشت. همچنین نتایج نشان داد مدل شبکه های ساده بیز در مقایسه با مدل خطی (رگرسیون لجستیک) از عملکرد بهتری برخوردار است.

اسکندری، فرزانه (۱۳۸۹)، در تحقیق خود به " ارزیابی درماندگی مالی شرکتهای پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران: مطالعه مقایسه ی بین تحلیل پوششی داده ها و رگرسیون لجستیک " پرداخت. نتایج این بررسی نشان داد که مدل تحلیل پوششی داده ها نمی تواند جانشین توانایی برای مدل آماری و پرکاربرد رگرسیون لجستیک باشد. در واقع، یافته های تحقیق نشان داد که دقت کلی مدل رگرسیون لجستیک در ارزیابی درون نمونه ای، از دقت کلی مدل تحلیل پوششی داده ها، به طور معناداری بیشتر است.

شیخی، مریم (۱۳۸۹)، در پژوهشی به مقایسه کارایی مدل تحلیل پوششی داده ها و مدل اقتصاد سنجی لوجیت در پیش بینی درماندگی مالی شرکت های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران پرداخته است.

نتایج پژوهش نشان داد مدل تحلیل پوششی داده ها و مدل لوجیت از قابلیت مناسبی در پیش بینی درماندگی مالی شرکت ها تا یک سال قبل از وقوع درماندگی مالی برخوردار بوده اند.

مرادی، نرجس (۱۳۹۱)، در پژوهشی از تحلیل پوششی داده ها به عنوان ابزاری برای پیش بینی موفقیت و شکست شرکت های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران استفاده نمود. نتایج این پژوهش نشان داد که احتمال پیش بینی درست شرکت های درمانده توسط الگوی *DEA* در سال های مورد بررسی بالاتر از ۵۰٪ است که نشان دهنده توانایی الگو، در پیش بینی درماندگی است. و شرکت های درمانده توسط الگوی *DEA* با احتمال خطای بین ۲۱٪ تا ۲۹٪، بین ۷۱٪ تا ۷۹٪ بصورت درست پیش بینی می شوند. همچنین نتایج پژوهش نشان داد که احتمال پیش بینی درست شرکت های موفق توسط الگوی *DEA* در کلیه سال های مورد بررسی بالاتر از ۵۰٪ است که نشان دهنده توانایی الگو در پیش بینی موفقیت است و شرکت های موفق توسط الگوی *DEA* با احتمال خطای ۲۴٪ تا ۳۸٪، بین ۶۲٪ تا ۷۶٪ به صورت درست پیش بینی می شوند.

۲- فرضیه های پژوهش

فرضیه اصلی:

الگوی شبکه بیزی ساده در پیش بینی درماندگی مالی، دارای دقت کلی بیشتری از الگوی تحلیل پوششی داده ها می باشد. این فرضیه در سه سال $t-1$ ، $t-2$ و $t-3$ بررسی می شود.

فرضیه های فرعی:

فرضیه اول: الگوی پیش بینی درماندگی مالی مبتنی بر شبکه بیزی ساده توانایی پیش بینی درماندگی مالی شرکت های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران را به طور معنی داری دارد. این فرضیه در سه سال t ، $t-1$ و $t-2$ بررسی می شود.

فرضیه دوم: الگوی پیش بینی درماندگی مالی مبتنی بر تحلیل پوششی داده ها توانایی پیش بینی درماندگی مالی شرکت های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران را به طور معنی داری دارد. این فرضیه در سه سال t ، $t-1$ و $t-2$ بررسی می شود.

۳- روش شناسی پژوهش

از آنجا که هدف از انجام این تحقیق استفاده از تکنیک های جدید و کارا معرفی شده، در زمینه پیش بینی درماندگی مالی است لذا این تحقیق از نظر هدف از نوع تحقیقات کاربردی به شمار می رود. و با توجه به اینکه در این تحقیق توانایی دستکاری متغیرهای مستقل که همان نسبت های مالی شرکت ها است برای محقق وجود ندارد تا بدان وسیله بتواند تأثیر آن را بر متغیر وابسته که درماندگی مالی و یا عدم درماندگی مالی شرکت ها است، مشخص کند، لذا این تحقیق از لحاظ روش یک تحقیق توصیفی (نیمه تجربی) از نوع

همبستگی است. تحقیقات همبستگی در مواردی انجام می‌گیرد که محقق امکان کنترل و دستکاری متغیرهای تحقیق را ندارد (حافظ‌نیا، ۱۳۸۶).

پس از شناسایی شرکت‌های نمونه، انجام تحقیق طی مراحل زیر صورت می‌گیرد:

- مطالعه ادبیات تحقیق و تهیه فهرستی نسبتاً کامل و جامع از نسبت‌های مالی که در تحقیقات پیشین جهت پیش‌بینی درماندگی مالی شرکت‌ها به کار رفته و در بازار سرمایه ایران دارای توانایی تفکیک و تمایز شرکت‌های درمانده و سالم می‌باشند.
 - تعدیل نسبت‌های مالی از بعد نظری و امکان محاسبه آن‌ها براساس اطلاعات مالی در دسترس
 - انتخاب ۱۲ نسبت مالی اولیه (متغیرهای اولیه تحقیق) باتوجه به رعایت دومرحله فوق و محاسبه این نسبت‌ها در سال t ، $t-1$ و $t-2$ باتوجه به اطلاعات مالی شرکت‌های نمونه‌های تحقیق (شرکت‌های درمانده و سالم)
 - استفاده از تکنیک تحلیل عاملی و روش آماری آزمون من - ویتنی یو بر روی شرکت‌های نمونه تحقیق در سال t توسط نرم افزار spss ۲۰، جهت انتخاب نسبت‌های مالی نهایی (متغیرهای نهایی تحقیق)
 - ساخت الگوهای پیش‌بینی درماندگی مالی با استفاده از نسبت‌های مالی نهایی مجموعه آموزشی سال t بر اساس دو روش شبکه بیزی ساده با استفاده از نرم افزار Hugin lite 7.8 و تحلیل پوششی داده‌ها با استفاده از نرم افزار GAMS 23.6
 - انجام آزمون توسط الگوهای پیش‌بینی درماندگی مالی ساخته شده فوق بر روی مجموعه‌های آموزشی و آزمایشی سال‌های t ، $t-1$ و $t-2$ به منظور محاسبه دقت پیش‌بینی و طبقه‌بندی صحیح شرکت‌های درمانده و سالم و محاسبه دقت کلی پیش‌بینی این شرکت‌ها.
 - استفاده از آزمون آماری نسبت به منظور تعیین قابلیت پیش‌بینی درماندگی مالی هر یک از الگوها
 - استفاده از آزمون مقایسه زوجی به منظور بررسی تفاوت دقت پیش‌بینی الگوها از نظر آماری.
- جامعه آماری این پژوهش را کلیه شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران به استثنای شرکت‌هایی که در بخش مالی فعالیت دارند و در طی سالهای ۱۳۸۹ تا ۱۳۹۱ در بورس فعال بوده‌اند تشکیل می‌دهند. علت مستثنی کردن شرکت‌های بخش مالی تفاوت نوع فعالیت آنها و لذا تفاوت نسبت‌های مالی آنها است. لازم به ذکر است با توجه به اینکه برای آزمون تعمیم‌پذیری الگو، عملکرد الگو برای یک سال قبل ($t-1$) و دو سال قبل ($t-2$) از درماندگی مالی نیز بررسی شده است، بنابراین در مورد هر شرکت از اطلاعات سه سال مالی آنها استفاده شده است، لذا بازه زمانی پژوهش عملاً سالهای ۱۳۸۷ تا ۱۳۹۱ را در بر می‌گیرد. تعداد شرکت‌های فعال در بورس اوراق بهادار تهران در ابتدای سال ۱۳۹۲، ۳۱۸ شرکت بوده که از این تعداد ۲۴۳ شرکت از جمله شرکت‌های تولیدی بودند.

نمونه تحقیق را شرکت های مشغول در فعالیت های تولیدی تشکیل می دهند. که انتخاب این شرکت ها محدود به شروط زیر می باشد:

- ✓ تولیدی باشند (خدماتی، بازرگانی و واسطه گری مالی نباشند).
- ✓ اطلاعات مالی حسابرسی شده این شرکت ها، جهت تجزیه و تحلیل و آزمون فرضیات، در بازه زمانی مورد بررسی موجود باشد.

بنابراین نمونه مورد بررسی متشکل از ۶۶ شرکت تولیدی است که به دو گروه تقسیم می شوند: گروه اول شرکت هایی هستند که دچار درماندگی مالی شده اند و گروه دوم شرکت های سالم (غیردرمانده مالی) هستند.

در این پژوهش معیار درماندگی مالی با توجه به ماده ۱۴۱ قانون تجارت که بیان می دارد " اگر بر اثر زیان های وارد شده حداقل نصف سرمایه شرکت از میان برود، هیئت مدیره مکلف است بلافاصله مجمع عمومی فوق العاده صاحبان سهام را دعوت کند تا موضوع انحلال یا بقای شرکت مورد شور و رای واقع شود" تعیین شد (منصور، ۱۳۹۲). یعنی هنگامی که نسبت سود (زیان) انباشته به سرمایه از ۰/۵- کمتر شود، این شرکت در آن سال درمانده مالی تلقی خواهد شد. به رغم محدودیتهای موجود از نظر در دسترس بودن صورتهای مالی شرکت ها، اعضای این گروه در نهایت به ۳۳ شرکت مشتمل شدند.

در این پژوهش به منظور کنترل متغیرهای ناخواسته از نمونه گیری زوجی (نمونه های جفت شده) استفاده شده است. لذا پس از انتخاب ۳۳ شرکت به عنوان نمونه شرکت های درمانده، برای هر یک از این شرکت ها یک شرکت به عنوان زوج سالم انتخاب شد. برای انتخاب زوج سالم هر شرکت درمانده سه شرط در نظر گرفته شد: اول اینکه تولیدی باشد. دوم اینکه اطلاعات مالی آن، برای یک دوره سه ساله، منطبق با دوره مورد بررسی نمونه درمانده مربوطه، موجود باشد (انطباق با شرکت درمانده مالی از نظر سال مالی) و سوم اینکه از نظر نوع صنعت با نمونه درمانده مربوطه تطابق داشته باشد. با طی مراحل فوق در نهایت ۳۳ شرکت نیز به عنوان شرکت های سالم انتخاب شدند. پس در مجموع از اطلاعات ۶۶ شرکت تولیدی بین سال های ۱۳۸۷ تا ۱۳۹۱ استفاده شده است که این ۶۶ شرکت به طور برابر به دو گروه درمانده مالی و سالم تقسیم شده اند.

در این پژوهش از دو نوع معیار سازی مقطعی استفاده شده است. یکی از انواع معیار سازی مقطعی در بردارنده تقسیم داده های نمونه به دو زیر مجموعه مکمل است. در این روش تحلیل روی یکی از این زیر مجموعه ها (مجموعه آموزشی) انجام می شود و میزان اعتبار مدل حاصله روی زیر مجموعه دیگر (مجموعه اعتبار سنجی یا مجموعه آزمایشی) آزمون می شود. لذا نمونه انتخاب شده جهت تجزیه و تحلیل پژوهش، به طور تصادفی به دو مجموعه آموزشی (۸۰٪) و آزمایشی (۲۰٪) تقسیم گردید. شکل دیگر معیار سازی مقطعی، استخراج الگو با استفاده از نمونه اصلی در یک زمان و آزمایش الگو با استفاده از داده های مربوط به زمانی دیگر است. در این پژوهش، این شکل از معیار سازی مقطعی نیز استفاده شده است، بدین ترتیب که الگوهای بدست آمده برای زمان های ۱- t و ۲- t نیز مورد آزمایش قرار گرفته اند.

در این پژوهش جهت بررسی مبانی نظری و پیشینه‌ی تحقیق از روش کتابخانه‌ای و جهت گردآوری اطلاعات مالی از روش میدانی استفاده شده است. به این ترتیب که ضمن مراجعه به سازمان بورس اوراق بهادار تهران و کسب اطلاعات، از صورتهای مالی شرکت‌ها از سایت اینترنتی سیستم جامع اطلاع‌رسانی ناشران (کدال)، سایت اینترنتی مدیریت پژوهش، توسعه و مطالعات اسلامی، سایت اینترنتی سازمان بورس اوراق بهادار تهران و نرم‌افزاره‌ی آورد نوین استفاده شده است. لازم به ذکر است که جمع‌آوری داده‌ها برای شرکت‌های درمانده و سالم در سالهای t ، $t-1$ و $t-2$ انجام شده است. که سال t ، $t-1$ و $t-2$ برای شرکت‌های درمانده به ترتیب سال وقوع درماندگی مالی، یک و دو سال قبل از آن و برای شرکت‌های سالم، سال وقوع درماندگی مالی، یک و دو سال قبل از آن در زوج درمانده آنهاست. بنابراین در مورد هر شرکت از اطلاعات سه سال مالی آنها استفاده شده است.

۴- متغیرهای پژوهش

۴-۱- متغیر وابسته

متغیر وابسته در تمامی الگوهای طراحی شده در این تحقیق، بیانگر تعلق یک شرکت به گروه شرکت‌های درمانده و یا گروه شرکت‌های سالم است. که با در نظر گرفتن شرایط اقتصادی کشور و بررسی تحقیقات مرتبط قبلی، مضمول ماده ۱۴۱ قانون تجارت بودن به عنوان ملاک و معیار دسته‌بندی شرکت‌ها به دو گروه درمانده و سالم انتخاب شده است.

۴-۲- متغیرهای مستقل

اکثر تحقیقات در زمینه درماندگی مالی و ورشکستگی از یک مجموعه اولیه از متغیرها شروع شده‌اند. لذا پس از مطالعه جامع ادبیات تحقیق و بررسی نسبت‌های مالی مهم مورد استفاده در پژوهشهای قبلی ۱۲ نسبت مالی (مجموعه اولیه متغیرهای مستقل این تحقیق) که بیش از همه در تحقیقات پیشین مورد استفاده قرار گرفته بودند، انتخاب شدند. که در جدول شماره ۲ آمده است.

جدول ۲: متغیرهای اولیه تحقیق

متغیرهای اولیه تحقیق		
شرح نسبت	نماد	ردیف
دارایی‌های جاری به بدهی‌های جاری (نسبت جاری)	CACL	۱
دارایی‌های جاری منهای موجودی کالا و مواد به بدهی جاری (نسبت آبی)	CA_ICL	۲
سرمایه در گردش به کل دارایی‌ها	WCTA	۳
دارایی‌های جاری به کل دارایی‌ها	CATA	۴
فروش خالص به کل دارایی‌ها	NSTA	۵

متغیر های اولیه تحقیق		
شرح نسبت	نماد	ردیف
سود قبل از هزینه مالی و مالیات به کل دارایی ها	EBITTA	۶
سود قبل از هزینه مالی مالیات به فروش	EBITS	۷
نسبت کل بدهی به کل دارایی ها (نسبت بدهی)	TLTA	۸
کل بدهی به کل حقوق صاحبان سهام	TDE	۹
سود (زیان) انباشته به کل دارایی ها	RETA	۱۰
سود خالص به فروش (حاشیه سود)	NINS	۱۱
سود خالص به کل دارایی ها (بارده دارایی ها)	ROA	۱۲

۳-۴- تعیین متغیرهای نهایی پژوهش

پس از محاسبه نسبت های مورد نظر (متغیرهای اولیه تحقیق) با استفاده از داده های جمع آوری شده برای تک تک شرکت ها در هر یک از سالهای t ، $t-1$ ، $t-2$ که کلیه فعالیت ها ی مربوط با استفاده از نرم افزار Excel انجام پذیرفت، نوبت به انتخاب متغیرهای نهایی تحقیق است که به این منظور از روش تحلیل عاملی و آزمون ناپارامتری من- ویتنی یو توسط نرم افزار SPSS۲۰ استفاده گردید.

۳-۴-۱- اجرای تحلیل عاملی و آزمون من- ویتنی یو

همان طور که از جدول شماره ۴ مشخص است، با اجرای تحلیل عاملی روی ۱۲ متغیر اولیه پژوهش، ۴ عامل به عنوان عامل های اصلی شناسایی شد. نتایج حاصل از آزمون من- ویتنی (جدول شماره ۵) نشان می دهد که sig متغیر های زیر کوچکتر از ۵ درصد است بنابراین این متغیر ها برای ساختن الگو استفاده می شوند که در جدول شماره ۶ آمده است.

جدول ۴: نتایج حاصل از اجرای دور دوم تحلیل عاملی اکتشافی

	ماتریس جرخیده شده اجزا			
	اجزا			
	۱	۲	۳	۴
CACL	۰,۳۳۰	۰,۳۵۶	۰,۸۰۱	-۰,۰۴۹
CA_ICL	۰,۲۷۱	۰,۲۷۴	۰,۸۱۶	-۰,۱۳۷
WCTA	۰,۱۶۵	۰,۷۶۰	۰,۴۷۸	-۰,۰۳۱
CATA	-۰,۳۴۵	-۰,۱۹۱	۰,۶۷۹	۰,۲۸۷
NSTA	۰,۱۱۴	۰,۰۵۹	-۰,۰۰۶	۰,۹۶۰
EBITTA	۰,۸۸۸	۰,۱۶۶	۰,۱۱۰	۰,۰۳۲
EBITS	۰,۹۲۴	۰,۱۳۹	۰,۰۷۹	-۰,۱۰۲

TLTA	-۰,۳۰۳	-۰,۹۱۹	-۰,۰۵۵	-۰,۰۳۱
RETA	۰,۲۶۱	۰,۹۱۷	۰,۰۹۳	۰,۰۵۴
NINS	۰,۸۵۵	۰,۳۱۱	۰,۰۴۸	۰,۱۷۰
ROA	۰,۷۹۳	۰,۴۸۰	۰,۱۹۰	۰,۱۹۰

جدول ۵: نتایج حاصل از آزمون من - ویتنی یو

سطح معنی داری	Z آماره	آماره ویلکاکسون	آماره من - ویتنی یو	نماد	
				آزمون برابری میانگین‌ها	CACL
	CA_ICL	۳۶۹	۹۳۰	-۲,۲۵۱	۰,۰۲۴
	WCTA	۲۱۱	۷۷۲	-۰,۶۷۳	۰,۰۰۰
	CATA	۴۹۲	۱۰۵۳	-۴,۲۷۷	۰,۵۰۱
	NSTA	۴۰۳	۹۶۴	-۱,۸۱۵	۰,۰۷۰
	EBITTA	۲۵۰	۸۱۱	-۳,۷۷۷	۰,۰۰۰
	EBITS	۳۵۶	۹۱۷	-۲,۴۱۷	۰,۰۱۶
	TLTA	۶۵	۶۲۶	-۶,۱۴۹	۰,۰۰۰
	TDE	۵۳۵	۱۰۹۶	-۰,۱۲۲	۰,۹۰۳
	RETA	۰	۵۶۱	-۶,۹۸۳	۰,۰۰۰
	NINS	۱۷۶	۷۳۷	-۴,۷۲۶	۰,۰۰۰
	ROA	۱۴۷	۷۰۸	-۵,۰۹۸	۰,۰۰۰

جدول ۶: متغیرهای نهایی تحقیق

متغیرهای نهایی تحقیق					
ردیف	نماد	ردیف	نماد	ردیف	نماد
۱	CACL	۴	EBITTA	۷	RETA
۲	CA_ICL	۵	EBITS	۸	NINS
۳	WCTA	۶	TLTA	۹	ROA

۵- طراحی الگوها

لازم به ذکر است که کلیه این الگوها (مدل‌ها) براساس اطلاعات مربوط به شرکت‌های عضو مجموعه آموزشی سال t طراحی می‌شوند.

۵-۱- طراحی الگوی مبتنی بر شبکه بیزی ساده و اجرای آن

از آنجا که پیش بینی درماندگی مالی اغلب شامل متغیرهای پیوسته است، در این پژوهش برای استفاده از متغیرهای پیوسته در الگوی شبکه بیزی ساده، فرایند گسسته سازی متغیرهای پیوسته انجام شده است. که باتوجه به توزیع فراوانی، داده ها به تعداد مختلف دسته ها طبقه بندی شده است. با توجه به اینکه شبکه های بیزی ساختارهایی برای بیان احتمالات شرطی هستند، برای طراحی شبکه ابتدا گره اصلی که همان *Distress* (متغیر گروه) است را ساخته سپس با ساخت گره های فرعی، احتمال مربوط به هریک از گره ها با توجه به اطلاعات هر شرکت تعیین و به گره مربوط تخصیص داده می شود و پس از تعیین احتمال تمام گره ها عمل استنباط انجام و احتمال درماندگی مالی هر شرکت محاسبه می شود. کلیه فعالیت های مربوط به طراحی شبکه با استفاده از نرم افزار Hugin lite 7.8 صورت گرفته است.

لازم به ذکر است که در ساخت شبکه بیزی ساده ابتدا باید نوع گره ها که به منزله متغیرهای مورد بررسی هستند انتخاب شوند. لذا انواع گره های گسسته که در این پژوهش مورد استفاده قرار گرفته اند به صورت زیر می باشد:

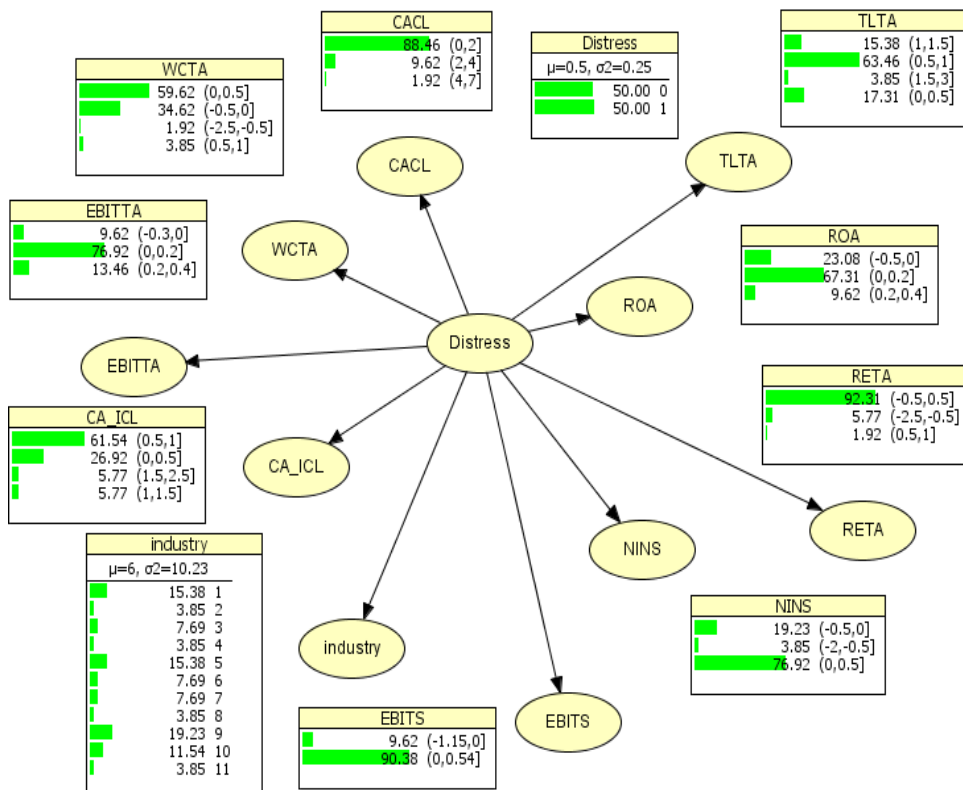
- گره *Numbered* برای متغیر گروه *Distress* انتخاب شده است که می تواند مقادیر عددی، ۰، ۱، ۲، ۳، ... به خود بگیرد، که عدد یک برای شرکت های درمانده و عدد صفر برای شرکت های سالم در نظر گرفته شده است.
- گره *Labelled* برای متغیرهای فرعی (متغیرهای مستقل) انتخاب شده است، که توزیع گسسته به خود می گیرد.

هر چند باید توجه داشت که برای انتخاب نوع گره برای یک متغیر خاص، دست طراح برای استفاده از انواع مختلف گره ها باز است و باید تعیین شود که این گره ها چه مقادیر یا حالت هایی را می توانند به خود بگیرند.

همچنین با استفاده از روابط استقلال شرطی بین متغیرها و با توجه به قانون زنجیره ی احتمال (زنجیری پیرل) احتمال توأم تمامی گره ها در شبکه بیزی ساده شرکت های مجموعه آموزشی سال t به صورت زیر است:

$$P(Distress, CA_{CL}, CA_{ICL}, WCTA, EBITTA, EBITs, TLTA, RETA, NINS, ROA) \\ = P(Distress) \times P(CA_{CL}|Distress) \times P(CA_{ICL}|Distress) \\ \times P(WCTA|Distress) \times P(EBITTA|Distress) \times P(EBITs|Distress) \\ \times P(TLTA|Distress) \times P(RET A|Distress) \times P(NINS|Distress) \\ \times P(ROA|Distress)$$

عبارت های سمت راست معادله ی بالا به این دلیل که هر یک از متغیر های جدول شماره ۶ (متغیرهای مستقل نهایی تحقیق) به شرط والدش *Distress* از یکدیگر مستقل هستند به این صورت نوشته شده است. به منظور یادگیری ساختار شبکه (یال ها و جهات آنها) از روی داده های موجود از الگوریتم *PC* (اسپیرتس و همکاران، ۱۹۹۳) استفاده شده است و برای یاد گیری پارامترهای شبکه که در واقع همان جداول شرطی می باشند، الگوریتم *EM* به کار گرفته شده است.



شکل ۲: شبکه بیزی ساده مربوط به پیش‌بینی درماندگی مالی شرکت‌های مجموعه آموزشی سال t و جدول احتمالات شرطی هر گره

پس از محاسبه میزان احتمال درماندگی مالی شرکت‌ها، نقطه انقطاع الگو، نقطه ای که در آن کمترین خطای طبقه بندی رخ می‌دهد یا به عبارتی نقطه ای که در آن خطای طبقه بندی نادرست الگو شامل خطای نوع اول و دوم حداقل می‌شود با بررسی شرکت‌های مجموعه آموزشی سال t تعیین شده و مقدار آن ۰.۵ بدست آمده است، که بهترین نقطه برای تفکیک شرکت‌های درمانده و سالم این الگو در این تحقیق می‌باشد.

جداول ۷: جداول توزیع احتمال متغیرهای مربوط به پیش بینی درماندگی مالی شرکت های

مجموعه آموزشی سال t

CA_CL	CA_ICL	WCTA																																																																								
<table border="1"> <thead> <tr> <th>Distress</th> <th>0</th> <th>1</th> </tr> </thead> <tbody> <tr> <td>(0,2]</td> <td>0.807692</td> <td>0.961538</td> </tr> <tr> <td>(2,4]</td> <td>0.153846</td> <td>0.038462</td> </tr> <tr> <td>(4,7]</td> <td>0.038462</td> <td>0</td> </tr> <tr> <td>Experience</td> <td>26</td> <td>26</td> </tr> </tbody> </table>	Distress	0	1	(0,2]	0.807692	0.961538	(2,4]	0.153846	0.038462	(4,7]	0.038462	0	Experience	26	26	<table border="1"> <thead> <tr> <th>Distress</th> <th>0</th> <th>1</th> </tr> </thead> <tbody> <tr> <td>(0.5,1]</td> <td>0.692308</td> <td>0.538462</td> </tr> <tr> <td>(0,0.5]</td> <td>0.115385</td> <td>0.423077</td> </tr> <tr> <td>(1.5,2.5]</td> <td>0.076923</td> <td>0.038462</td> </tr> <tr> <td>(1,1.5]</td> <td>0.115385</td> <td>0</td> </tr> <tr> <td>Experience</td> <td>26</td> <td>26</td> </tr> </tbody> </table>	Distress	0	1	(0.5,1]	0.692308	0.538462	(0,0.5]	0.115385	0.423077	(1.5,2.5]	0.076923	0.038462	(1,1.5]	0.115385	0	Experience	26	26	<table border="1"> <thead> <tr> <th>Distress</th> <th>0</th> <th>1</th> </tr> </thead> <tbody> <tr> <td>(0,0.5]</td> <td>0.730769</td> <td>0.461538</td> </tr> <tr> <td>(-0.5,0]</td> <td>0.192308</td> <td>0.5</td> </tr> <tr> <td>(-2.5,-0.5]</td> <td>0</td> <td>0.038462</td> </tr> <tr> <td>(0.5,1]</td> <td>0.076923</td> <td>0</td> </tr> <tr> <td>Experience</td> <td>26</td> <td>26</td> </tr> </tbody> </table>	Distress	0	1	(0,0.5]	0.730769	0.461538	(-0.5,0]	0.192308	0.5	(-2.5,-0.5]	0	0.038462	(0.5,1]	0.076923	0	Experience	26	26																					
Distress	0	1																																																																								
(0,2]	0.807692	0.961538																																																																								
(2,4]	0.153846	0.038462																																																																								
(4,7]	0.038462	0																																																																								
Experience	26	26																																																																								
Distress	0	1																																																																								
(0.5,1]	0.692308	0.538462																																																																								
(0,0.5]	0.115385	0.423077																																																																								
(1.5,2.5]	0.076923	0.038462																																																																								
(1,1.5]	0.115385	0																																																																								
Experience	26	26																																																																								
Distress	0	1																																																																								
(0,0.5]	0.730769	0.461538																																																																								
(-0.5,0]	0.192308	0.5																																																																								
(-2.5,-0.5]	0	0.038462																																																																								
(0.5,1]	0.076923	0																																																																								
Experience	26	26																																																																								
<table border="1"> <thead> <tr> <th>Distress</th> <th>0</th> <th>1</th> </tr> </thead> <tbody> <tr> <td>(-1.15,0]</td> <td>0</td> <td>0.192308</td> </tr> <tr> <td>(0,0.54]</td> <td>1</td> <td>0.807692</td> </tr> <tr> <td>Experience</td> <td>26</td> <td>26</td> </tr> </tbody> </table>	Distress	0	1	(-1.15,0]	0	0.192308	(0,0.54]	1	0.807692	Experience	26	26	<table border="1"> <thead> <tr> <th>Distress</th> <th>0</th> <th>1</th> </tr> </thead> <tbody> <tr> <td>(-0.3,0]</td> <td>0</td> <td>0.192308</td> </tr> <tr> <td>(0,0.2]</td> <td>0.769231</td> <td>0.769231</td> </tr> <tr> <td>(0.2,0.4]</td> <td>0.230769</td> <td>0.038462</td> </tr> <tr> <td>Experience</td> <td>26</td> <td>26</td> </tr> </tbody> </table>	Distress	0	1	(-0.3,0]	0	0.192308	(0,0.2]	0.769231	0.769231	(0.2,0.4]	0.230769	0.038462	Experience	26	26	<table border="1"> <thead> <tr> <th>Distress</th> <th>0</th> <th>1</th> </tr> </thead> <tbody> <tr> <td>0</td> <td>0.5</td> <td></td> </tr> <tr> <td>1</td> <td>0.5</td> <td></td> </tr> <tr> <td>Experience</td> <td>52</td> <td></td> </tr> </tbody> </table>	Distress	0	1	0	0.5		1	0.5		Experience	52																																		
Distress	0	1																																																																								
(-1.15,0]	0	0.192308																																																																								
(0,0.54]	1	0.807692																																																																								
Experience	26	26																																																																								
Distress	0	1																																																																								
(-0.3,0]	0	0.192308																																																																								
(0,0.2]	0.769231	0.769231																																																																								
(0.2,0.4]	0.230769	0.038462																																																																								
Experience	26	26																																																																								
Distress	0	1																																																																								
0	0.5																																																																									
1	0.5																																																																									
Experience	52																																																																									
<table border="1"> <thead> <tr> <th>Distress</th> <th>0</th> <th>1</th> </tr> </thead> <tbody> <tr> <td>(1,1.5]</td> <td>0</td> <td>0.307692</td> </tr> <tr> <td>(0.5,1]</td> <td>0.653846</td> <td>0.615385</td> </tr> <tr> <td>(1.5,3]</td> <td>0</td> <td>0.076923</td> </tr> <tr> <td>(0,0.5]</td> <td>0.346154</td> <td>0</td> </tr> <tr> <td>Experience</td> <td>26</td> <td>26</td> </tr> </tbody> </table>	Distress	0	1	(1,1.5]	0	0.307692	(0.5,1]	0.653846	0.615385	(1.5,3]	0	0.076923	(0,0.5]	0.346154	0	Experience	26	26	<table border="1"> <thead> <tr> <th>Distress</th> <th>0</th> <th>1</th> </tr> </thead> <tbody> <tr> <td>(-0.5,0.5]</td> <td>0.961538</td> <td>0.884615</td> </tr> <tr> <td>(-2.5,-0.5]</td> <td>0</td> <td>0.115385</td> </tr> <tr> <td>(0.5,1]</td> <td>0.038462</td> <td>0</td> </tr> <tr> <td>Experience</td> <td>26</td> <td>26</td> </tr> </tbody> </table>	Distress	0	1	(-0.5,0.5]	0.961538	0.884615	(-2.5,-0.5]	0	0.115385	(0.5,1]	0.038462	0	Experience	26	26	<table border="1"> <thead> <tr> <th>Distress</th> <th>0</th> <th>1</th> </tr> </thead> <tbody> <tr> <td>1</td> <td>0.153846</td> <td>0.153846</td> </tr> <tr> <td>2</td> <td>0.038462</td> <td>0.038462</td> </tr> <tr> <td>3</td> <td>0.076923</td> <td>0.076923</td> </tr> <tr> <td>4</td> <td>0.038462</td> <td>0.038462</td> </tr> <tr> <td>5</td> <td>0.153846</td> <td>0.153846</td> </tr> <tr> <td>6</td> <td>0.076923</td> <td>0.076923</td> </tr> <tr> <td>7</td> <td>0.076923</td> <td>0.076923</td> </tr> <tr> <td>8</td> <td>0.038462</td> <td>0.038462</td> </tr> <tr> <td>9</td> <td>0.192308</td> <td>0.192308</td> </tr> <tr> <td>10</td> <td>0.115385</td> <td>0.115385</td> </tr> <tr> <td>11</td> <td>0.038462</td> <td>0.038462</td> </tr> <tr> <td>Experience</td> <td>26</td> <td>26</td> </tr> </tbody> </table>	Distress	0	1	1	0.153846	0.153846	2	0.038462	0.038462	3	0.076923	0.076923	4	0.038462	0.038462	5	0.153846	0.153846	6	0.076923	0.076923	7	0.076923	0.076923	8	0.038462	0.038462	9	0.192308	0.192308	10	0.115385	0.115385	11	0.038462	0.038462	Experience	26	26
Distress	0	1																																																																								
(1,1.5]	0	0.307692																																																																								
(0.5,1]	0.653846	0.615385																																																																								
(1.5,3]	0	0.076923																																																																								
(0,0.5]	0.346154	0																																																																								
Experience	26	26																																																																								
Distress	0	1																																																																								
(-0.5,0.5]	0.961538	0.884615																																																																								
(-2.5,-0.5]	0	0.115385																																																																								
(0.5,1]	0.038462	0																																																																								
Experience	26	26																																																																								
Distress	0	1																																																																								
1	0.153846	0.153846																																																																								
2	0.038462	0.038462																																																																								
3	0.076923	0.076923																																																																								
4	0.038462	0.038462																																																																								
5	0.153846	0.153846																																																																								
6	0.076923	0.076923																																																																								
7	0.076923	0.076923																																																																								
8	0.038462	0.038462																																																																								
9	0.192308	0.192308																																																																								
10	0.115385	0.115385																																																																								
11	0.038462	0.038462																																																																								
Experience	26	26																																																																								
<table border="1"> <thead> <tr> <th>Distress</th> <th>0</th> <th>1</th> </tr> </thead> <tbody> <tr> <td>(-0.5,0]</td> <td>0.076923</td> <td>0.384615</td> </tr> <tr> <td>(0,0.2]</td> <td>0.730769</td> <td>0.615385</td> </tr> <tr> <td>(0.2,0.4]</td> <td>0.192308</td> <td>0</td> </tr> <tr> <td>Experience</td> <td>26</td> <td>26</td> </tr> </tbody> </table>	Distress	0	1	(-0.5,0]	0.076923	0.384615	(0,0.2]	0.730769	0.615385	(0.2,0.4]	0.192308	0	Experience	26	26	<table border="1"> <thead> <tr> <th>Distress</th> <th>0</th> <th>1</th> </tr> </thead> <tbody> <tr> <td>(-0.5,0]</td> <td>0.076923</td> <td>0.307692</td> </tr> <tr> <td>(-2,-0.5]</td> <td>0</td> <td>0.076923</td> </tr> <tr> <td>(0,0.5]</td> <td>0.923077</td> <td>0.615385</td> </tr> <tr> <td>Experience</td> <td>26</td> <td>26</td> </tr> </tbody> </table>	Distress	0	1	(-0.5,0]	0.076923	0.307692	(-2,-0.5]	0	0.076923	(0,0.5]	0.923077	0.615385	Experience	26	26																																											
Distress	0	1																																																																								
(-0.5,0]	0.076923	0.384615																																																																								
(0,0.2]	0.730769	0.615385																																																																								
(0.2,0.4]	0.192308	0																																																																								
Experience	26	26																																																																								
Distress	0	1																																																																								
(-0.5,0]	0.076923	0.307692																																																																								
(-2,-0.5]	0	0.076923																																																																								
(0,0.5]	0.923077	0.615385																																																																								
Experience	26	26																																																																								

آزمون الگو

نتایج حاصل از آزمون الگوی مبتنی بر شبکه بیزی ساده در هر یک از سال های t ، $t-1$ و $t-2$ مجموعه های آموزشی و آزمایشی که از طریق محاسبه میزان احتمال درماندگی مالی این شرکت ها در سال مورد بررسی و مقایسه آنها با نقطه انقطاع الگو (عدد ۵،۰) بدست آمده در جدول شماره ۸ ارائه شده است. همانطور که در جدول شماره ۸ مشاهده می شود دقت کلی پیش بینی و طبقه بندی مجموعه آموزشی در سال t ، یک و دو سال قبل از آن ۸۰،۷۷، ۸۸،۴۶ و ۷۵ درصد و دقت کلی آن در پیش بینی و طبقه بندی مجموعه آزمایشی در همین سال ها به ترتیب ۹۲،۸۶، ۱۰۰ و ۸۵،۷۱ درصد است. نکته قابل توجه درارتباط با این الگو، عدم افت دقت پیش بینی درمجموعه آزمایشی نسبت به مجموعه آموزشی در تمامی سال های مورد بررسی است که می تواند نشانگر قابلیت تعمیم مناسب الگو باشد.

جدول ۸: نتایج حاصل از آزمون الگوی مبتنی بر شبکه بیزی ساده در هر یک از سال‌های t، t-1 و t-2

مجموعه آموزشی	وضعیت واقعی درماندگی شرکت‌ها در سال t	پیش‌بینی درماندگی مالی شرکت‌ها در سال t		مجموع	وضعیت واقعی درماندگی شرکت‌ها در سال t-1	پیش‌بینی درماندگی مالی شرکت‌ها در سال t-1		مجموع	وضعیت واقعی درماندگی شرکت‌ها در سال t-2	پیش‌بینی درماندگی مالی شرکت‌ها در سال t-2		مجموع		
		درمانده	سالم			درمانده	سالم			درمانده	سالم			
		درمانده	سالم			درمانده	سالم			درمانده	سالم			
مجموعه آموزشی	درمانده	۲۱	۵	۳۶	مجموعه آموزشی	درمانده	۲۲	۴	۳۶	مجموعه آموزشی	درمانده	۲۱	۵	۳۶
	سالم	۸۰.۷۷٪	۱۹.۲۳٪			۸۴.۶۷٪	۱۵.۳۳٪	۸۰.۷۷٪			۱۹.۲۳٪			
مجموعه آموزشی	سالم	۵	۲۱	۳۶	مجموعه آموزشی	سالم	۲	۲۴	۳۶	مجموعه آموزشی	سالم	۸	۱۸	۳۶
	درمانده	۱۹.۲۳٪	۸۰.۷۷٪			۷.۷۸٪	۹۲.۲۲٪	۳۰.۷۷٪			۶۹.۲۳٪			
مجموع	مجموع	۳۶	۳۶	۷۲	مجموع	۲۴	۲۸	۵۲	مجموع	۲۹	۲۳	۵۲		
دقت کلی		(۲۱+۵)/۷۲=۳۰.۷۷٪			دقت کلی		(۲۲+۴)/۷۲=۳۰.۵۶٪			دقت کلی		(۲۱+۵)/۷۲=۳۰.۷۷٪		
مجموعه آزمایشی	درمانده	۶	۱	۷	مجموعه آزمایشی	درمانده	۷	۰	۷	مجموعه آزمایشی	درمانده	۵	۲	۷
	سالم	۰	۷			۸۵.۷۱٪	۱۴.۲۹٪	۱۰۰٪			۰	۷۱.۴۳٪	۲۸.۵۷٪	
مجموعه آزمایشی	سالم	۰	۷	۷	مجموعه آزمایشی	سالم	۰	۷	۷	مجموعه آزمایشی	سالم	۰	۷	۷
	درمانده	۰	۱۰۰٪			۰	۱۰۰٪	۰			۱۰۰٪	۰	۱۰۰٪	
مجموع	مجموع	۶	۸	۱۴	مجموع	۷	۷	۱۴	مجموع	۵	۹	۱۴		
دقت کلی		(۶+۷)/۱۴=۴۲.۸۶٪			دقت کلی		(۷+۷)/۱۴=۱۰۰٪			دقت کلی		(۵+۷)/۱۴=۵۰.۷۱٪		
مجموعه آموزشی و آزمایشی	درمانده	۳۷	۶	۳۳	مجموعه آموزشی و آزمایشی	درمانده	۲۹	۴	۳۳	مجموعه آموزشی و آزمایشی	درمانده	۳۶	۷	۳۳
	سالم	۵	۲۸			۸۱.۸۲٪	۱۸.۱۸٪	۸۷.۸۸٪			۱۲.۱۲٪	۷۸.۷۹٪	۲۱.۲۱٪	
مجموعه آموزشی و آزمایشی	سالم	۵	۲۸	۳۳	مجموعه آموزشی و آزمایشی	سالم	۲	۳۱	۳۳	مجموعه آموزشی و آزمایشی	سالم	۸	۲۵	۳۳
	درمانده	۱۵.۱۵٪	۸۴.۸۵٪			۶.۰۶٪	۹۳.۹۴٪	۲۴.۲۴٪			۷۵.۷۶٪			
مجموع	مجموع	۳۲	۳۴	۶۶	مجموع	۳۱	۳۵	۶۶	مجموع	۳۴	۳۲	۶۶		
دقت کلی		(۳۷+۶)/۶۶=۷۳.۲۳٪			دقت کلی		(۲۹+۴)/۶۶=۴۵.۹۱٪			دقت کلی		(۳۶+۷)/۶۶=۷۷.۲۸٪		

۵-۲- طراحی الگوی مبتنی بر تحلیل پوششی داده‌ها و اجرای آن

به منظور طراحی این الگو هر یک از شرکت‌های مجموعه آموزشی به عنوان یک واحد تصمیم‌گیری مستقل در نظر گرفته می‌شوند. بعد از مشخص کردن واحدهای تصمیم‌گیری مهمترین مسأله تعیین ورودی‌ها و خروجی‌های الگو است. در این پژوهش برخلاف تحلیل‌های سنتی عمل شده است، از آنجا که مفهوم درماندگی مالی با مفهوم کارایی متناقض است به دنبال ایجاد مرز درماندگی برای پیش‌بینی درماندگی مالی شرکت‌ها هستیم نه مرز کارایی. لذا نسبت‌های مالی که مقادیر کم آن می‌تواند سبب درماندگی مالی شوند به عنوان متغیرهای ورودی و در مقابل، نسبت‌های مالی که مقادیر بزرگ آن می‌تواند سبب درماندگی مالی شود به عنوان متغیرهای خروجی انتخاب شدند که در جدول شماره ۹ آمده است. این

طبقه بندی ورودی - خروجی مرز درماندگی را تعیین می کند در واقع این مرز شامل شرکت هایی است که از طرف الگو به عنوان درمانده انتخاب شده اند.

جدول ۹: متغیر های ورودی و خروجی الگوی تحلیل پوششی داده ها

متغیرهای خروجی		متغیر های ورودی			
نماد	ردیف	نماد	ردیف	نماد	ردیف
TLTA	۱	EBITS	۵	CACL	۱
RETA	۲	NINS	۶	CA-ICL	۲
		ROA	۷	WCTA	۳
				EBITTA	۴

از آنجا که مدل های الگوی DEA نمی توانند داده های منفی به خود بگیرند لذا به این منظور برای تعدیل اعداد منفی، کوچکترین عدد منفی هر یک از ورودی ها و خروجی ها را مشخص کرده، و با اضافه کردن قرینه آن به اعداد مربوطه مجموعه داده ها (متغیرها) را برای اجرای الگوی DEA توسط نرم افزار آماده می کنیم. به این ترتیب مقادیر شرکت های مجموعه آموزشی (متغیرهای مالی) بدست آمده را در الگوی جمعی با بازده به مقیاس متغیر تحلیل پوششی داده ها قرار داده و با استفاده از نرم افزار GAMS 23.6 نتایج ارزیابی نمونه ها را برای الگوی تحلیل پوششی داده ها بدست می آوریم.

پس از محاسبه میزان درماندگی مالی شرکت های مجموعه آموزشی سال t با استفاده از الگوی جمعی و بر اساس داده ها و ستانده های تعدیل شده آنها، نقطه انقطاع الگو با بررسی شرکت های مجموعه آموزشی سال t تعیین شده که مقدار آن 0.9 بدست آمده است. که بهترین نقطه برای تفکیک شرکت های درمانده و سالم این الگو در این تحقیق می باشد. دقت طبقه بندی بر اساس این نقطه در سال های $t-1$ و $t-2$ مجموعه های آموزشی و آزمایشی به صورت جداگانه آزمون می گردد و به این ترتیب اعتبار نقطه تعیین شده یا به عبارت دیگر اعتبار الگو طراحی شده مشخص می شود.

آزمون الگو

همانطور که در جدول شماره ۱۰ مشاهده می شود دقت کلی پیش بینی و طبقه بندی مجموعه آموزشی در سال t ، یک و دو سال قبل از آن 71.15 ، 73.08 و 69.23 درصد و دقت کلی آن در پیش بینی و طبقه بندی مجموعه آزمایشی در همین سال ها به ترتیب 78.57 ، 64.29 و 71.42 درصد است. بررسی دقیقتر نتایج افت دقت کلی پیش بینی الگو از مجموعه آموزشی به آزمایشی در سال $t-1$ را نشان می دهد که ناشی از افت دقت پیش بینی الگو در شرکت های درمانده از مجموعه آموزشی به آزمایشی در این سال است. و نیز دقت کلی مجموعه آموزشی و آزمایشی در سال های مورد بررسی t ، $t-1$ و $t-2$ به ترتیب برابر 71.21 ، 72.73 و 69.70 درصد است که با افت ناچیز همراه است، البته طبیعی است که با دور شدن از سال وقوع درماندگی مالی، از توان پیش بینی الگو کاسته می شود.

جدول ۱۰: نتایج حاصل از آزمون الگوی مبتنی بر تحلیل پوششی داده‌ها در هر یک از سال‌های t، t-1، t-2،

وضعیت واقعی درمادگی	پیش‌بینی درمادگی مالی			وضعیت واقعی درمادگی	پیش‌بینی درمادگی مالی			وضعیت واقعی درمادگی	پیش‌بینی درمادگی مالی		
	شرکت‌ها در سال t				شرکت‌ها در سال t-1				شرکت‌ها در سال t-2		
	مجموع	درمادگی	سالم		مجموع	درمادگی	سالم		مجموع	درمادگی	سالم
مجموعه آموزشی	درمادگی	۲۱	۵	مجموعه آموزشی	درمادگی	۱۸	۸	مجموعه آموزشی	درمادگی	۲۱	۵
	سالم	۱۰	۱۶		سالم	۶	۲۰		سالم	۱۱	۱۵
مجموع	۳۱	۲۱	۵۲	مجموع	۲۴	۲۸	۵۲	مجموع	۳۲	۲۰	۵۲
دقت کلی	(۲۱+۱۶)/۵۲=۶۱.۵۴٪			دقت کلی	(۱۸+۲۰)/۵۲=۶۳.۰۸٪			دقت کلی	(۲۱+۱۵)/۵۲=۶۹.۲۳٪		
مجموعه آزمایشی	درمادگی	۴	۳	مجموعه آزمایشی	درمادگی	۳	۴	مجموعه آزمایشی	درمادگی	۴	۳
	سالم	۰	۷		سالم	۱	۶		سالم	۱	۶
مجموع	۴	۱۰	۱۴	مجموع	۴	۱۰	۱۴	مجموع	۵	۹	۱۴
دقت کلی	(۴+۷)/۱۴=۷۸.۵۷٪			دقت کلی	(۳+۶)/۱۴=۶۴.۲۹٪			دقت کلی	(۴+۶)/۱۴=۷۱.۴۲٪		
مجموعه آموزشی و آزمایشی	درمادگی	۲۵	۸	مجموعه آموزشی و آزمایشی	درمادگی	۲۱	۱۲	مجموعه آموزشی و آزمایشی	درمادگی	۲۵	۸
	سالم	۱۰	۲۳		سالم	۷	۲۶		سالم	۱۲	۲۱
مجموع	۳۵	۳۱	۶۶	مجموع	۲۸	۳۸	۶۶	مجموع	۳۷	۲۹	۶۶
دقت کلی	(۲۵+۲۳)/۶۶=۷۲.۷۳٪			دقت کلی	(۲۱+۲۶)/۶۶=۷۱.۲۱٪			دقت کلی	(۲۵+۲۱)/۶۶=۷۹.۷٪		

۶- آزمون فرضیه‌های پژوهش

۶-۱- آزمون فرضیه‌های فرعی پژوهش (فرضیه اول و دوم)

پس از تعیین میزان دقت کلی پیش‌بینی هر یک از الگوها بر روی مجموعه‌های آموزشی و آزمایشی سال‌های t، t-1 و t-2 جهت بررسی معنی دار بودن نتایج حاصله (معنی دار بودن قابلیت تفکیک شرکت‌های درمانده و سالم توسط هر یک از الگوها)، آزمون آماری نسبت (آزمون دو جمله‌ای) در سطح معنی داری ۵ درصد مورد استفاده قرار می‌گیرد. فرمول زیر نحوه محاسبه آماره این آزمون را در زمان مقایسه نتایج هر یک از الگوها با یک درصد دقت از پیش تعیین شده نشان می‌دهد:

$$Z = \frac{P_1 - P_0}{\sqrt{\frac{P_0(1 - P_0)}{N}}}$$

که در آن:

P_1 = درصدی از کل شرکت ها که توسط الگو صحیح طبقه بندی شده اند.
 P_0 = درصد دقت از پیش تعیین شده (مورد انتظار)
 N = حجم نمونه مورد بررسی الگو
 درصد دقت از پیش تعیین شده در این تحقیق برابر ۵۰ درصد در نظر گرفته می شود.

۶-۲- آزمون فرضیه اصلی پژوهش

به منظور بررسی معنی داری تفاوت میانگین های دقت کلی پیش بینی دو الگو در هر یک از سال های $t-1$ ، $t-2$ از آزمون مقایسه زوجی استفاده می شود. (این آزمون دو متغیر مربوط به یک جامعه را مقایسه می کند).

۷- یافته های پژوهش

یافته های پژوهش به تفکیک آزمون هر یک از فرضیه ها به شرح زیر است:

۷-۱- یافته های حاصل از آزمون فرضیه اول

برای آزمون پذیر شدن فرضیه اول تحقیق (الگوی پیش بینی درماندگی مالی مبتنی بر شبکه بیزی ساده توانایی پیش بینی درماندگی مالی شرکت های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران را به طور معنی داری دارد) این فرضیه پژوهشی ابتدا به فرضیه آماری زیر تبدیل گردید:

$$H_0: P_1 \leq P_0$$

$$H_1: P_1 > P_0$$

H_0 = الگوی پیش بینی درماندگی مالی مبتنی بر شبکه بیزی ساده توانایی پیش بینی درماندگی مالی شرکت های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران را به طور معنی داری ندارد.

H_1 = الگوی پیش بینی درماندگی مالی مبتنی بر شبکه بیزی ساده توانایی پیش بینی درماندگی مالی شرکت های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران را به طور معنی داری دارد.

این فرضیه در سه سال $t-1$ ، $t-2$ و $t-3$ بررسی می شود.

P_1 = درصد پیش بینی صحیح توسط الگوی مورد بررسی

P_0 = درصد پیش بینی صحیح از پیش تعیین شده (درصد پیش بینی مورد انتظار)

همانطور که پیش تر عنوان شد درصد پیش بینی مورد انتظار در این تحقیق ۵۰ درصد در نظر گرفته شده است. به این معنی که اگر الگوی طراحی شده بتواند با دقت کلی بالاتر از ۵۰ درصد شرکت های درمانده و شرکت های سالم را تفکیک نماید (در سطح معنی داری ۵ درصد) می توان نتیجه گرفت که الگو قادر به تفکیک شرکت های درمانده و سالم است، لذا فرض H_0 رد و فرض H_1 تایید خواهد شد. فرضیه آماری فوق از طریق آزمون آماری نسبت در هر یک از سال های $t-1$ ، $t-2$ و $t-3$ بر روی مجموعه های آموزشی و آزمایشی آزمون شد. که نتایج حاصله در جدول شماره ۱۱ آمده است.

جدول ۱۱: نتایج حاصل از آزمون فرضیه اول

مجموعه	دقت پیش بینی	سال	درصد پیش بینی صحیح	درصد پیش بینی مورد انتظار	z-value	p-value	نتیجه
آموزشی و آزمایشی	کلی	t	۸۳,۳۳٪	۵۰٪	۵,۴۱۵۵	۰,۰۰۰	رد فرضیه H0
		t-۱	۹۰,۹۱٪	۵۰٪	۶,۴۱۷۱	۰,۰۰۰	رد فرضیه H0
		t-۲	۷۷,۲۸٪	۵۰٪	۴,۴۳۲۵	۰,۰۰۰	رد فرضیه H0

همانطور که در جدول شماره ۱۱ مشخص است، z-value محاسبه شده با استفاده از نتیجه الگو در سال های t، t-۱ و t-۲ از عدد ۱,۶۴۵ بزرگتر و p-value بدست آمده از ۰,۰۵ کمتر است، بنابراین فرض H_0 فرضیه اول در تمامی سال های مورد بررسی مجموعه های آموزشی و آزمایشی رد و فرض H_1 تایید می شود. لذا می توان نتیجه گرفت که الگوی مبتنی بر شبکه بی‌زی ساده، طراحی شده در این تحقیق، توانایی پیش بینی درماندگی مالی شرکت های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران را تا دو سال قبل از وقوع آن در سطحی بالاتر از ۵۰ درصد به طور معنی داری دارد.

۲-۷- یافته های حاصل از آزمون فرضیه دوم

فرایند آزمون فرضیه دوم تحقیق (الگوی پیش بینی درماندگی مالی مبتنی بر تحلیل پوششی داده ها توانایی پیش بینی درماندگی مالی شرکت های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران را به طور معنی داری دارد) نیز کاملاً مشابه با آزمون فرضیه اول انجام شد. که نتایج حاصله در جدول شماره ۱۲ آمده است. این فرضیه در سه سال t، t-۱ و t-۲ بررسی می شود.

جدول ۱۲: نتایج حاصل از آزمون فرضیه دوم

مجموعه	دقت پیش بینی	سال	درصد پیش بینی صحیح	درصد پیش بینی مورد انتظار	z-value	p-value	نتیجه
آموزشی و آزمایشی	کلی	t	۷۲,۷۳٪	۵۰٪	۳,۶۹۳۲	۰,۰۰۲	رد فرضیه H0
		t-۱	۷۱,۲۱٪	۵۰٪	۳,۴۴۶۲	۰,۰۰۰۱	رد فرضیه H0
		t-۲	۶۹,۷۰٪	۵۰٪	۳,۲۰۰۹	۰,۰۰۲	رد فرضیه H0

نتایج حاصله در جدول شماره ۱۲ نشان می دهد که فرض H_0 فرضیه دوم در تمامی سال های مورد بررسی مجموعه های آموزشی و آزمایشی رد و فرض H_1 تایید می شود. لذا می توان نتیجه گرفت که الگوی مبتنی بر تحلیل پوششی داده ها، طراحی شده در این تحقیق، توانایی پیش بینی درماندگی مالی شرکت

های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران را تا دو سال قبل از وقوع آن در سطحی بالاتر از ۵۰ درصد به طور معنی داری دارد.

۳-۷- یافته های حاصل از آزمون فرضیه اصلی

همان طور که در جدول شماره ۱۳، مشخص است، دقت پیش بینی الگوی NB برای شرکت های درمانده مالی و شرکت های سالم در سال های t، t-۱ و t-۲ بیشتر از دقت پیش بینی DEA است. این نتایج باعث شده که در کل دقت پیش بینی الگوی NB از DEA بیشتر شود. تفاوت دقت پیش بینی دو الگو در مورد این شرکت ها در سال های t، t-۱ و t-۲ به ترتیب برابر با ۱۰,۶ درصد، ۱۹,۷ درصد و ۷,۵۸ درصد است.

جدول ۱۳: نتایج پیش بینی الگوی NB به همراه الگوی DEA در هر یک از سال های t، t-۱ و t-۲

	NB			DEA		
	سال t	سال t-۱	سال t-۲	سال t	سال t-۱	سال t-۲
درمانده	۲۷	۲۹	۲۶	۲۵	۲۱	۲۵
	۸۱,۸۳٪	۸۷,۸۸٪	۷۸,۷۹٪	۷۵,۷۶٪	۶۳,۶۴٪	۷۵,۷۶٪
سالم	۲۸	۳۱	۲۵	۲۳	۲۶	۲۱
	۸۴,۸۵٪	۹۳,۹۴٪	۷۵,۷۶٪	۶۹,۷۰٪	۷۸,۷۹٪	۶۳,۶۴٪
دقت کلی	۵۵	۶۰	۵۱	۴۸	۴۷	۴۶
	۸۳,۳۳٪	۹۰,۹۱٪	۷۷,۲۸٪	۷۲,۷۳٪	۷۱,۲۱٪	۶۹,۷۰٪

در هر ستون، عدد اول نشان دهنده تعداد پیش بینی صحیح و عدد پایینی آن، درصد پیش بینی صحیح را نشان می دهد.

برای آزمون پذیر شدن فرضیه اصلی تحقیق (الگوی مبتنی بر شبکه بیزی ساده دارای دقت کلی بیشتری در پیش بینی درماندگی مالی نسبت به الگوی تحلیل پوششی داده ها می باشد)، این فرضیه پژوهشی ابتدا به فرضیه آماری زیر تبدیل گردید.

$$H_0: \mu_{NB} \leq \mu_{DEA}$$

$$H_1: \mu_{NB} > \mu_{DEA}$$

سپس به منظور بررسی معنی داری تفاوت میانگین های دقت کلی پیش بینی دو الگو در سال های t، t-۱ و t-۲ از آزمون مقایسه زوجی استفاده شده است. که نتایج آن در جدول شماره ۱۴ آمده است.

همان طور که از جدول شماره ۱۴ مشخص است، مقدار P-value بدست آمده برای دو الگو در هر یک از سال های t، t-۱ و t-۲ کوچکتر از سطح معنی داری ۰,۰۵ نیست. بنابراین در این سطح از معنی داری، نمی

توان فرض H_0 مبنی بر برابر بودن میانگین دقت کلی دو الگو را به لحاظ آماری رد کرد. لذا فرضیه اصلی تحقیق مبنی بر بزرگتر بودن میانگین دقت کلی پیش‌بینی الگوی NB در مقایسه با الگوی DEA در تمامی سال‌های مورد بررسی رد می‌شود. لازم به ذکر است که عدم وجود تفاوت معنی‌دار بین نتایج حاصله به معنای دقیقاً یکسان بودن میانگین دقت کلی دو الگو نیست، مقایسه دقت این دو الگو نشان می‌دهد دقت کلی پیش‌بینی الگوی NB از دقت کلی پیش‌بینی الگوی DEA بیشتر است.

جدول ۱۴: نتایج آزمون مقایسه زوجی دو الگوی NB و DEA در هریک از سال‌های t ، $t-1$ و $t-2$

مدل		NB	DEA
سال t	میانگین	۰,۸۳۳۳۵۰	۰,۷۲۷۳۰
	آماره t	۲,۳۳۳	
	p-value	۰,۲۵۸	
سال $t-1$	میانگین	۰,۹۰۹۱۰۰	۰,۷۱۲۱۵۰
	آماره t	۴,۳۳۳	
	p-value	۰,۱۴۴	
سال $t-2$	میانگین	۰,۷۷۲۷۵۰	۰,۶۹۷۰
	آماره t	۰,۶۶۷۱	
	p-value	۰,۳۴۴	

۸- نتیجه‌گیری و بحث

با توجه به اهمیت بالای موضوع درماندگی مالی و ورشکستگی شرکت‌ها بر روی تخصیص بهینه منابع و اثرات بالقوی چنین پیش‌بینی‌هایی بر روی اقتصاد کشور، همواره این موضوع مورد توجه محققان بوده و امروز شاهد وجود تکنیک‌های متعدد و متنوعی برای پیش‌بینی درماندگی مالی و ورشکستگی شرکت‌ها هستیم. در این پژوهش، پیش‌بینی درماندگی مالی شرکت‌ها با استفاده از الگوهای NB و DEA انجام گرفت نتایج این بررسی‌ها نشان داد که:

- اطلاعات حسابداری قادر به پیش‌بینی درماندگی مالی شرکت‌ها می‌باشند. به بیان دیگر، اطلاعات صورت‌های مالی دارای توانایی پیش‌بینی‌کننده مناسبی می‌باشند.
- الگوی شبکه بیزی ساده طراحی شده در این پژوهش توانایی پیش‌بینی درماندگی مالی شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران را تا دو سال قبل از وقوع درماندگی مالی دارد که با نتایج تحقیقات قبلی صورت گرفته توسط سعیدی و آقایانی (۱۳۸۸)، سارکر و سریرام (۲۰۰۱) سازگار است.
- الگوی تحلیل پوششی داده‌ها طراحی شده در این پژوهش توانایی پیش‌بینی درماندگی مالی شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران را تا دو سال قبل از وقوع درماندگی مالی

- دارد که با نتایج تحقیقات قبلی صورت گرفته توسط طبرستانی (۱۳۸۷)، شیخی (۱۳۸۹)، مرادی (۱۳۹۱) و پرمچاندرا و همکاران (۲۰۱۱) سازگار است.
- نتایج مربوط به دقت کلی پیش بینی الگوی شبکه بیزی ساده در سال $t-2$ (دو سال قبل از وقوع درماندگی مالی) حاکی از آن است که با دور شدن از سال وقوع درماندگی مالی، از دقت کلی پیش بینی الگو کاسته شده است. که البته این افت طبیعی است و می تواند ناشی از کاهش وضوح و روشنی شاخص های پیش بینی درماندگی مالی (متغیرهای محاسبه شده با توجه به اطلاعات حسابداری) باشد.
 - دقت پیش بینی الگوی تحلیل پوششی داده ها در تمامی سال های مورد بررسی با افت بسیار ناچیز همراه است به عبارتی تقریباً ثابت است. لذا این الگو نیز می تواند برای پیش بینی درماندگی مالی شرکت ها مفید باشد.
 - در تمامی سال های مورد بررسی دقت پیش بینی الگوی شبکه بیزی ساده از الگوی تحلیل پوششی داده ها بیشتر است و عملکرد بهتری دارد. بنابراین می توان از این الگو با اطمینان بیشتری برای پیش بینی درماندگی مالی شرکت ها استفاده نمود.
 - از نتایج جالب توجه دیگر مقایسه DEA و NB آن است که در تمامی سال های مورد بررسی الگوی NB در پیش بینی درست شرکت های درمانده مالی توان بیشتری از الگوی DEA داشت این نتیجه از آن جهت مهم است که پیش بینی درست شرکت های درمانده مالی نسبت به پیش بینی درست شرکت های سالم از اهمیت بیشتری برخوردار است. یا به عبارتی خطای نوع اول (احتمال اینکه یک شرکت درمانده مالی به عنوان یک شرکت سالم طبقه بندی شود) در الگوی NB کم تر از الگوی DEA است. لازم به ذکر است که بر اساس مطالعات انجام شده توسط نویسندگان این پژوهش، تاکنون پژوهشی در رابطه با مقایسه دقت کلی پیش بینی و طبقه بندی دو الگوی DEA و NB انجام نشده است، بنابراین مقایسه نتایج حاصل از فرضیه اصلی این پژوهش با سایر مطالعات قبلی امکان پذیر نمی باشد.
- با توجه به مطالب ذکر شده پیشنهادات زیر مطرح است:
- با توجه به اینکه شرکت های با فعالیتهای واسطه گری مالی و سرمایه گذاری از نمونه این تحقیق حذف شده اند، پیشنهاد می گردد تحقیقی درمورد پیش بینی درماندگی مالی این نوع شرکت ها انجام گرفته و نتایج آن با یافته های تحقیق حاضر مقایسه گردد.
 - تحقیق حاضر یک دوره زمانی ۵ پنج ساله و یک نمونه ۶۶ شرکتی را پوشش می دهد. پیشنهاد می شود موضوع تحقیق حاضر برای دوره های زمانی متفاوت دیگر و یا طولانی تر با نمونه های بیشتر انجام شود و نتایج آن با یافته های تحقیق حاضر مقایسه گردد.
 - برای انجام تحقیقات بعدی پیشنهاد می شود به بررسی و آزمایش نسبت های مالی دیگر به خصوص نسبت های بر گرفته از اقلام صورت جریان وجوه نقد برای پیش بینی درماندگی مالی پرداخته شود.

- با توجه به تأثیر پذیری شرکت‌ها از محیط عمومی اقتصادی کشور، پیشنهاد می‌شود تحقیقی دیگر در این زمینه با در نظر گرفتن متغیرهای کلان اقتصادی همچون تولید ناخالص داخلی، نرخ‌های نفت، ارز، بهره و تورم انجام گیرد.

فهرست منابع

- * اسکندری، فرزانه، (۱۳۹۰)، "ارزیابی درماندگی مالی شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران: مطالعه مقایسه‌ای بین تحلیل پوششی داده‌ها و رگرسیون لجستیک"، پایان‌نامه کارشناسی ارشد، دانشکده مدیریت و حسابداری، دانشگاه الزهراء.
- * پورزمانی، زهرا. جهانشاد، آریتا. عین‌قلایی، شهرام، (۱۳۸۸)، "پیش‌بینی وضعیت مالی و اقتصادی شرکت‌ها با استفاده از نسبت‌های مالی مبتنی بر سود آوری، جریان‌های نقدی و رشد"، پژوهش‌های حسابداری مالی و حسابرسی، صص ۹۳-۱۱۵.
- * حافظ‌نیا، محمد رضا، (۱۳۸۶)، "مقدمه‌ای بر روش تحقیق در علوم انسانی"، تهران: سازمان مطالعه و تدوین کتب درسی علوم انسانی دانشگاه‌ها (سمت).
- * خورشید، سپیده، (۱۳۹۱)، "تعیین چارچوب تصمیم‌گیری برای جریان زیست‌محیطی با استفاده از شبکه‌بیزی مطالعه موردی: تالاب شادگان"، پایان‌نامه کارشناسی ارشد، دانشکده مهندسی عمران، دانشگاه صنعتی شریف.
- * سعیدی، علی و آقای، آرزو، (۱۳۸۸)، "پیش‌بینی درماندگی مالی شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران با استفاده از شبکه‌های بیزی"، نشریه بررسی‌های حسابداری و حسابرسی، شماره ۵۶، صص ۷۸-۵۹.
- * شیخی، مریم، (۱۳۸۹)، "مقایسه‌کارایی تحلیل پوششی داده‌ها و مدل اقتصادسنجی لاجیت در پیش‌بینی درماندگی مالی شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران"، پایان‌نامه کارشناسی ارشد، دانشکده مدیریت، دانشگاه آزاد واحد تهران مرکز.
- * طبرستانی، محمد رضا، (۱۳۸۷)، "پیش‌بینی درماندگی مالی شرکت‌ها با استفاده از تحلیل پوششی داده‌ها"، پایان‌نامه کارشناسی ارشد، دانشگاه آزاد واحد مشهد.
- * طلوع، مهدی و جوشقانی، سمانه، (۱۳۹۲)، "راهنمای کاربران GAMS"، (چاپ دوم)، تهران: نشر کتاب دانشگاهی.
- * مرادی، نرجس، (۱۳۹۱)، "تحلیل پوششی داده‌ها به عنوان ابزاری برای پیش‌بینی موفقیت و شکست شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران"، پایان‌نامه کارشناسی ارشد، دانشکده مدیریت و حسابداری.
- * منصور، جهانگیر، (۱۳۹۲)، "قانون تجارت" (چاپ صد و بیست و دوم)، تهران: نشردیدار.

- * مهرگان، محمد رضا، (۱۳۹۱)، "تحلیل پوششی داده ها مدل های کمی در ارزیابی عملکرد سازمان ها"، (چاپ اول)، تهران: نشر کتاب دانشگاهی.
- * نصیر، ابوالقاسم. عبدی، عبدالله. رضانیان، محمدرحیم، (۱۳۹۱)، "تحلیل ریسک توسعه محصول جدید (NPD) با استفاده از شبکه های بیز (BN_S)"، نشریه تحقیقات بازاریابی نوین، شماره ۱، صص ۱۸۵-۲۰۲.
- * نیلوفر، پریسا و گنجعلی، مجتبی، (۱۳۸۷)، "عوامل مؤثر بر فقر با استفاده از شبکه های بیزی"، فصلنامه علمی پژوهشی رفاه اجتماعی، سال هفتم، شماره ۲۸، صص ۱۲۸-۱۰۷.
- * Altman E.I., (1968). Financial ratios discriminant analysis and the prediction of corporate bankruptcy. *The Journal of Finance*, 23(4), 589-609.
- * Buntine W. L., (1944). Operations for learning with graphical models. *Journal of Artificial Intelligence Research* 2. 159-225.
- * David A.p., (2002). Influence Diagrams for Causal Modelling and Inference, *International Statistical Review* 70.
- * Druzdzel M.J., Van der gaag L.C., (1995). Elicitation of probabilities for belief networks: Combining qualitative and quantitative information, proceedings of the Eleventh Conference on Uncertainty in Artificial Intelligence, pp.141-148.
- * Getoor L., Taskar B., & Koller D., (2001). Selectivity Estimation Using Probabilistic Models, In: *Proceeding of the ACMIGMOD International Conference on Management of Data (SIGMOD)*.
- * Hart B.T., & Pollino C.A., (2009). Bayesian modelling for risk-based environmental water allocation, *Waterline Series Report no. 14*, Australia.
- * Heckerman D., Breese J., & Rommeles K., (1994). Troubleshooting Under Uncertainty. Technical Report MSR-TR-94-07, Microsoft Research. Redmond, Washington.
- * Jensen F.V., (1996). *An Introduction to Bayesian Networks*, Springer-Verlag, New York.
- * Jordan M. I., (1999). *learning in Graphical Models*. Cambridge: MIT Press.
- * McCann R.K., Marcot B.G. & Ellis R., (2007). Bayesian Belief Networks: Applications in Ecology and Natural Resource Management, *Canadian Journal of Forest Research* 36:3053-3062.
- * Nyberg J. B., Marcot, B. G. and Sulyma R., (2006). Using Bayesian belief networks in adaptive management, *Canadian Journal of Forest Research* 36(12):3104-3116.
- * Pearl J., (1988). *Probabilistic reasoning in Intelligence Systems: Networks of Plausible Inference*. Morgan Kaufman Publishers, San Mateo.
- * Premachandra I.M., Chen Y., Watson J., (2011). DEA as a tool for predicting corporate failure and success: A case of bankruptcy assessment, *Omega*, 39:620-626.
- * Ramoni M., & Sebastiani p., (2001). Robust Learning with Missing Data *Machine Learning*, 45 (2).
- * Rasmussen T.C., (1995). Laboratory Characterization of Fluid Flow Parameters in a Porous Rock Containing a Discrete Fracture. *Geophysical Research Letters*, 22(11).
- * Sarkar S., & Sriram R., (2001). Bayesian models for early warning of Bank Failures. *Management Science*, 1457-1475.
- * Spirtes p., Glymour C., & Scheines R., (1993). *Causation, Prediction, and Search*, Springer. Verlag, New Yourk, 2nd, (2000). MIT Press, Cambridge, Massachusetts.
- * Sun L., & Shenoy P., (2007). Using Bayesian Networks for Bankruptcy Prediction. *European Journal of Operational Research*, 180(2), 738-753

- * Weber P., & Medina-Oliver G.,& Simon C., (2010). Overview on Bayesian networks applications for dependability, risk analysis and maintenance areas. Engineering Applications of Artificial Intelligence, 32,147-158

یادداشت‌ها

1. Altman
2. Naiva Bayesian Network
3. Data Envelopment Analysis
4. Bayesian Networks
5. Learning Bayesian Networks
6. Augmented Naiva Bayesian Networks Classifiers
7. Directed Acyclic Graph
8. Druzdel & Van der Gaag
9. Jensen
10. Prior Probability
11. Pearl
12. Titterington
13. Decision Making Unit (DMU)
14. Sarker S & Sriram
15. Sun & Shenoy
16. Premachandra & al

Archive of SID