

پیش بینی ورشکستگی شرکت‌های
تولیدی با استفاده از شبکه‌های عصبی مصنوعی
(مطالعه‌ی موردی: شرکت‌های تولیدی استان کرمان)

دکتر سید نظام الدین مکیان و سلیم کریمی تکلو *

تاریخ وصول: 1387/12/3 تاریخ پذیرش: 1388/3/19

چکیده:

یکی از مهم‌ترین موضوع‌های مطرح شده در مدیریت مالی، تشخیص فرصت‌های مطلوب سرمایه‌گذاری توسط سرمایه‌گذاران از فرصت‌های نامطلوب است. یکی از راه‌هایی که می‌توان با استفاده از آن به بهره‌گیری مناسب از فرصت‌های سرمایه‌گذاری و همچنین جلوگیری از به هدر رفتن منابع کمک کرد، پیش بینی ورشکستگی شرکت‌ها است. برای این منظور مدل‌های مختلفی وجود دارد. در این پژوهش جهت پیش‌بینی ورشکستگی شرکت‌های تولیدی استان کرمان، از مدل شبکه‌های عصبی استفاده شده است.

طبقه بندی *JEL*: G24, C61, C93

واژه‌های کلیدی: ورشکستگی، شرکت‌های تولیدی، شبکه‌ی عصبی مصنوعی، پیش‌بینی، ایران

* به ترتیب، استادیار و دانشجوی کارشناسی ارشد اقتصاد دانشگاه یزد

۱- مقدمه

از دیدگاه نظریه‌های کلان اقتصادی میزان پیشرفت اقتصادی جامعه با میزان سرمایه‌گذاری انجام شده در آن رابطه‌ای همسو و متناسب دارد. حال اگر این سرمایه‌گذاری در فرصت‌های مناسب سرمایه‌گذاری نشوند یا به نحوی از آنها استفاده شود که کارایی لازم را نداشته باشند، باعث لطمه به اقتصاد ملی خواهد شد (رایس،^۱ 1995).

یکی از راه‌های کمک به سرمایه‌گذاران ارایه‌ی الگوهای پیش‌بینی درباره‌ی وضعیت مالی شرکت‌ها است. هرچه پیش‌بینی‌ها به واقعیت نزدیک‌تر باشد، مبنای تصمیمات صحیح‌تری قرار خواهند گرفت. الگوهای پیش‌بینی ورشکستگی یکی از ابزارهای برآورد وضعیت آینده‌ی شرکت‌ها است. سرمایه‌گذاران و اعتباردهندگان تمایل زیادی برای پیش‌بینی ورشکستگی بنگاه‌ها دارند، زیرا در صورت ورشکستگی هزینه‌های زیادی به آن‌ها تحمیل می‌شود. هر کدام از این الگوها نقاط قوت و ضعف خاص خود را دارند (آدنن و دیگران،^۲ 2002). گزینش یک الگو برای سرمایه‌گذاران مالی و متناسب با نیازهای آن‌ها و شرایط محیطی امری پیچیده است. مطالعات اخیر در زمینه‌ی شبکه‌های عصبی مصنوعی (ANN)^۳ نشان می‌دهد که ANN ها به علت ویژگی‌های غیر خطی و ناپارامتریک که دارند، ابزار قدرتمندی برای شناسایی و پیش‌بینی هستند. استفاده از مدل‌های ANN در پیش‌بینی برخی از متغیرها موجب شد که اقتصاددانان به این روش توجه کنند و از آن برای حل برخی از مشکلات پولی و مالی، از جمله پیش‌بینی ورشکستگی استفاده نمایند (لی^۴ و دیگران، 1996).

در این پژوهش برای پیش‌بینی ورشکستگی شرکت‌های تولیدی استان کرمان از مدل شبکه‌های عصبی استفاده شده است.

2- ضرورت انجام تحقیق

بحران مالی و نهایتاً ورشکستگی می‌تواند زیان‌های هنگفتی را برای سهامداران، مدیران، شرکت‌ها و اقتصاد کشور ایجاد کند، بنابراین انجام تحقیقی که بتواند به

¹ Rees

² Adnan

³ Artificial Neural Network

⁴ Lee

حل این مسأله کمک کند، ضرورت می‌یابد. در واقع اگر بتوان از طریق مدلی، وقوع احتمالی ورشکستگی در شرکت‌های تولیدی را پیش‌بینی کرد و پس از آن با علت‌یابی و استفاده از روش‌های حل مسأله به اصلاح امور شرکت پرداخت، می‌توان از به هدر رفتن ثروت ملی در قالب سرمایه‌های فیزیکی و انسانی و آثار آن جلوگیری کرد. علاوه بر این، چنین مدلی می‌تواند راهنمای خوبی برای تصمیم‌گیرندگان مثل شرکت‌های سرمایه‌گذاری، بانک‌ها و دولت باشد.

3- ادبیات تحقیق

3-1- ورشکستگی

در یکی از اولین مطالعات آکادمیک بر روی تئوری ورشکستگی، آن را ناتوانی سودآوری شرکت تعریف کرده‌اند که احتمال عدم توانایی بازپرداخت بهره و اصل بدهی را افزایش می‌دهد (گوردون،⁵ 1971). در تعریفی دیگر، ورشکستگی را وضعیتی در نظر می‌گیرند که در آن جریان‌های نقدی شرکت از مجموع هزینه‌های بهره مربوط به بدهی بلند مدت کمتر است (ویتکر،⁶ 1999).

از نقطه نظر اقتصادی، ورشکستگی را می‌توان به زیان ده بودن شرکت تعبیر کرد که در این حالت شرکت دچار عدم موفقیت شده است. در واقع در این حالت نرخ بازدهی شرکت کمتر از نرخ هزینه‌ی سرمایه می‌باشد (وستون و کولپند،⁷ 1992).

3-2- شبکه‌های عصبی

در طی دهه‌ی اخیر از شبکه‌های عصبی مصنوعی برای پیش‌بینی ورشکستگی شرکت‌های تولیدی استفاده‌ی زیادی شده است. یک شبکه‌ی عصبی مصنوعی، شامل مجموعه‌ای از نرون‌های به هم متصل می‌باشد که به هر مجموعه از این نرون‌ها یک لایه گفته می‌شود. نقش نرون‌ها در شبکه‌های عصبی، پردازش اطلاعات است. این امر در شبکه‌های عصبی مصنوعی به وسیله‌ی یک پردازشگر ریاضی که همان تابع فعال سازی است، انجام می‌شود. یک تابع فعال سازی، بر

⁵ Gordon

⁶ Whitaker

⁷ Weston and Copeland

اساس نیاز خاص مسأله‌ای که قرار است به وسیله‌ی شبکه‌ی عصبی حل شود، از سوی طراح انتخاب می‌شود. ساده‌ترین شکل شبکه، فقط دو لایه دارد. لایه‌ی ورودی و لایه‌ی خروجی شبکه شبیه یک سیستم ورودی-خروجی عمل می‌کند و ارزش نرون‌های ورودی را برای محاسبه‌ی ارزش نرون خروجی مورد استفاده قرار می‌دهد (منهاج، 1377).

با توجه به اهداف تحقیق، انواع مختلفی از شبکه‌های عصبی می‌توانند مورد استفاده قرار گیرند. شبکه‌های عصبی چند لایه‌ی پیش‌خور⁸ (MFNN) یکی از کاربردی‌ترین انواع شبکه‌های عصبی مصنوعی می‌باشند. می‌توان ثابت کرد که شبکه‌های عصبی پیش‌خور با یک لایه‌ی پنهان، تابع فعال سازی لجستیک در لایه‌ی پنهان، تابع فعال سازی خطی در لایه‌ی خروجی و تعداد نرون‌های کافی در لایه‌ی پنهان، قادرند هر تابعی را با دقت دلخواه تقریب بزنند. به همین علت به این نوع شبکه‌ی عصبی با ساختار فوق، تقریب زننده جامع گفته می‌شود (ونگ و دیگران،⁹ 2000).

الگوریتم‌های یادگیری در شبکه‌های عصبی مصنوعی، روندهایی هستند که توسط آنها وزن‌های شبکه تنظیم می‌شود. یادگیری شبکه این است که شبکه قانون کار را یاد بگیرد و پس از آن به ازای هر ورودی، خروجی مناسب را ارائه دهد. شیوه‌های مختلفی برای یادگیری شبکه وجود دارد. یادگیری شبکه‌ی عصبی چندلایه پیش‌خور، با استفاده از ناظر است. شبکه‌ی عصبی از ورودی‌ها، وزن‌ها، مجموعه‌ای از نرون‌ها و خروجی‌ها تشکیل می‌شود. یک نرون به طور کلی از n ورودی x_j ($j=1, 2, \dots, n$) تشکیل شده است. هر ورودی x_j قبل از اینکه وارد نرون شود وزن دار می‌گردد (در w_{ij} ضرب می‌شود). به طور کلی ورودی‌های نرون j را می‌توان با رابطه‌ی $d_{ij} = \sum w_{ij} * x_j$ نشان داد. خروجی نرون j با استفاده از تابع تبدیل f_j محاسبه می‌گردد. خروجی نرون j ام (a_j) به طور کلی به صورت $\sum d_{ij}$ است. در الگوریتم یادگیری پس انتشار خطا با اعمال اولین ورودی X_k خروجی مطلوب متناظر با آن (T_k) حاصل می‌شود. یک ورودی، سبب ایجاد یک خروجی در نرون لایه‌ی اول می‌گردد و به همین شکل، پاسخی را برای رشته‌های لایه‌ی بعد به وجود می‌آورد که این خروجی‌ها، ورودی‌های نرون‌های بعد خواهند شد و

⁸ Multilayered Feedforward Neural Network

⁹ Wong

خروجی‌های دیگری را در نرون‌های آن لایه به وجود می‌آورند. این روند ادامه می‌یابد تا اینکه یک پاسخ در لایه‌ی خروجی ایجاد شود. سپس آن پاسخ، با پاسخ مطلوب مقایسه می‌گردد (این مقدار برای مسائل پیش بینی، مقداری پیوسته می‌باشد). وزن‌های شبکه سپس برای صحیح شدن یا کاهش خطا اصلاح می‌شوند و الگوی کاربردی نمایان می‌شود. اصلاح وزن‌ها به طور پیوسته در این روال ادامه می‌یابد تا زمانی که کل خطاها از سطح از پیش تعیین شده کمتر شود تا بتوانیم به مدلی مطلوب برای پیش بینی با حداقل خطا برسیم (کارتالوپوس، 1382 و زراءنژاد و دیگران، 1387).

4- مروری بر تحقیقات انجام شده

4-1- استفاده از نسبت‌های مالی و پیش‌بینی ورشکستگی

در دهه‌ی 1920، نسبت‌های مالی گوناگونی توسط موسسات تجاری توسعه یافت. مطالعات صورت گرفته نشان داد که نسبت‌های مالی شرکت‌های ورشکسته، به طور قابل توجهی با نسبت‌های مالی شرکت‌های غیر ورشکسته، متفاوت است (آلتمن،¹⁰ 1968). در این پژوهش به تعداد محدودی از مطالعات که از نسبت‌های مالی برای پیش‌بینی ورشکستگی استفاده کردند، می‌پردازیم.

مدل اولیه‌ی آلتمن که در سال 1968 مطرح شد و به $Z\text{-Score}$ مشهور است، با مطالعه‌ی شرکت‌های تولیدی ارائه شد. آلتمن از بین 22 نسبت مالی، پنج نسبت را برای به کارگیری در این مدل انتخاب کرد. او در سال 1993، مدل اولیه‌اش را مورد تجدید نظر قرار داد و این بار از چهار نسبت مالی استفاده کرد. در مدل $Z\text{-Score}$ تجدید نظر شده‌ی آلتمن کل دارایی‌ها TA ، هزینه‌ی بهره و مالیات $EBIT$ ، سود انباشته RE ، کل بدهی‌ها TD ، سرمایه در گردش WC و ارزش ویژه V استفاده شده است.

$$Z = 6/65x_1 + 3/26x_2 + 6/72x_3 + 1/05x_4 \quad (1)$$

St:

$$x_1 = \frac{WC}{TA}$$

$$x_2 = \frac{TA}{RE}$$

¹⁰ Altman

$$x_3 = \frac{TA}{EBIT}$$

$$x_4 = \frac{TD}{V}$$

Z = شاخص کلی

در این مدل، دسته‌بندی شرکت‌ها با توجه به عدد به دست آمده برای Z به این ترتیب صورت گرفت: شرکت‌هایی که پتانسیل ورشکسته شدن را داشتند با امتیاز کمتر از 1/1؛ شرکت‌هایی که پیش‌بینی می‌شد ورشکسته نشوند؛ با امتیازی بیشتر از 2/6 و منطقه‌ی غیر قابل پیش‌بینی با امتیاز بین 1/1 و 2/6.

4-2- مدل پیش‌بینی شبکه‌های عصبی مصنوعی

در جدول شماره‌ی یک نتایج تحقیقات انجام شده جهت پیش‌بینی ورشکستگی شرکت‌ها با استفاده از شبکه‌ی عصبی به همراه نام محققان آن آورده شده است.

جدول 1: تحقیقات پیشین در پیش‌بینی ورشکستگی

نتایج مطالعات	محققان
شبکه‌های عصبی در مقایسه با تحلیل ممیز چندگانه از توان پیش‌بینی بیشتری برخوردارند	ادم و شادا، ¹¹ 1990
شبکه‌های عصبی عملکرد بهتری از مدل لوجیت دارند	سالچنبرگر و دیگران، ¹² 1992
مدل شبکه‌های عصبی از تمامی مدل‌های دیگر عملکرد بهتری دارد	تام و کیانگ، ¹³ 1992
دقت کلی پیش‌بینی شبکه‌های عصبی از رگرسیون لجستیک بیشتر است	ژانگ ¹⁴ و دیگران، 1999

5- روش تحقیق

این پژوهش از لحاظ روش بررسی یک پژوهش تحلیلی- ریاضی محسوب می‌شود. در این پژوهش با استفاده از شبکه‌های عصبی به پیش‌بینی ورشکستگی شرکت‌های تولیدی استان کرمان پرداخته شده است.

گام‌های اساسی در اجرای پژوهش به شرح زیر است:

1. شناسایی نسبت‌های مالی به منظور پیش‌بینی ورشکستگی.

¹¹ Odam and Shara

¹² Salchengberger

¹³ Tam and Kiang

¹⁴ Zhang

2. تفکیک دو نمونه از شرکت‌های ورشکسته و غیر ورشکسته با استفاده از ماده‌ی 141 قانون تجارت.
3. استفاده از شبکه‌های عصبی جهت پیش بینی ورشکستگی شرکت‌های تولیدی استان کرمان در سال 1387.

5-1- جامعه و نمونه‌ی آماری

جامعه‌ی مورد مطالعه در این پژوهش عبارت از شرکت‌های تولیدی استان کرمان است. نمونه‌ی مورد استفاده متشکل از 80 شرکت تولیدی به شرح زیر است. ابتدا لیستی از شرکت‌هایی که بین سال‌های 1376 تا 1386 ورشکسته شده‌اند، تهیه شد. از بین این شرکت‌ها، 40 شرکت ورشکسته‌ای که دسترسی به اطلاعات آنها ممکن بود انتخاب شدند. با توجه به اینکه در مورد هر شرکت از اطلاعات سه سال قبل از ورشکستگی نیز استفاده شده است، بنابراین در مجموع باید گفت که از اطلاعات شرکت‌ها بین سال‌های 1374 تا 1386 استفاده شده است.

پس از اینکه 40 شرکت ورشکسته به این ترتیب انتخاب شدند، باید 40 شرکت سالم نیز به عنوان گروه دوم انتخاب می‌شد. با توجه به محدودیت‌های تولیدی بودن شرکت‌ها، موجود بودن اطلاعات آنها حداقل برای سال‌های 1383 تا 1386 و از نظر اندازه به گونه‌ای باشد که تقریباً در بازه‌ی گروه اول قرار گیرد، شرکت‌های غیر ورشکسته انتخاب شدند.

بدین ترتیب با استفاده از نمونه گیری، 40 شرکت گروه دوم نیز انتخاب شدند. امکان تطبیق دادن شرکت‌های دو گروه از نظر صنعت وجود نداشت، زیرا صنعت یا صنایع مشابهی که به اندازه‌ی کافی هم دارای شرکت‌های ورشکسته و هم شرکت‌های سالم باشد، موجود نبود. در انتخاب نمونه‌ها سعی شد که شرکت‌های هر دو دسته از نظر اندازه تقریباً تطبیق داده شوند. ملاک اندازه‌ی شرکت‌ها، ارزش کل دارایی‌ها بوده است. در گروه اول (شرکت‌های ورشکسته)، حداقل، میانگین و حداکثر اندازه‌ی دارایی شرکت‌ها در سال t به ترتیب برابر با 3343، 1357961 و 103909 میلیون ریال و در گروه دوم (شرکت‌های سالم) به ترتیب برابر با 9120، 280938 و 2650000 میلیون ریال بوده است. همچنان که گفته شد، در مورد هر شرکت از اطلاعات سه سال مالی آنها استفاده شده است. سال مبنا (t) در مورد

شرکت‌های ورشکسته، سالی است که شرکت دچار بحران مالی یا ورشکستگی شده است. در مورد شرکت‌های سالم، سالی است که اطلاعات سه سال قبل، نسبت به آن جمع آوری شد است. این سال (سال t) در مورد شرکت‌های سالم، به صورتی بین سال‌های 1383 تا 1386 انتخاب گردیده است تا نسبت‌های مالی به دست آمده در هر دو گروه از انحراف زمانی کمتری برخوردار باشند. پس در مجموع از اطلاعات 80 شرکت تولیدی بین سال‌های 1376 تا 1386 استفاده شده است که این 80 شرکت به طور برابر به دو گروه ورشکسته و سالم تقسیم شده‌اند.

5-2- محدودیت‌های تحقیق

1- عدم دسترسی به اطلاعات مالی شرکت‌های تولیدی استان کرمان: با توجه به تعداد محدود شرکت‌ها، امکان در نظر گرفتن همه‌ی نمونه‌ها از یک صنعت خاص نبوده است. بنابراین اطلاعات شرکت‌های مختلف در صنایع گوناگون (نوع تولیدی) استفاده شده است.

2- عدم دسترسی به اطلاعات برخی شرکت‌های ورشکسته: در حدود 50 شرکت ورشکسته در استان کرمان وجود داشته که دسترسی به اطلاعات 40 شرکت آنها میسر شده است.

3- عدم وجود 40 شرکت از دو گروه با دوره‌ی زمانی یکسان: استفاده از نسبت‌های مالی شرکت‌ها در زمان‌های متفاوت برای دو گروه، دقت پیش‌بینی را کاهش داده است.

6- نسبت‌های مالی پیش‌بینی ورشکستگی

در این پژوهش، بعد از تجزیه و تحلیل 22 متغیر مالی در نهایت از 5 نسبت مالی جهت پیش‌بینی ورشکستگی شرکت‌ها به شرح زیر استفاده شده است.

نسبت جاری که عبارت است از دارایی‌های جاری¹⁵ تقسیم بر بدهی جاری¹⁶
نسبت سود قبل از هزینه‌ی بهره و مالیات¹⁷ به کل دارایی‌ها¹⁸

¹⁵ Current Asset

¹⁶ Current Liability

¹⁷ Earning Before Interest and Taxes

¹⁸ Total Assets

نسبت کل حقوق صاحبان سهام¹⁹ به کل بدهی‌ها²⁰
 نسبت سرمایه در گردش²¹ به کل دارایی‌ها.
 نسبت سود قبل از هزینه‌ی بهره و مالیات به خالص فروش²²

7- طراحی شبکه‌ی عصبی مصنوعی

در طراحی یک مدل شبکه‌ی عصبی، در واقع باید تعداد لایه‌های پنهان شبکه، تعداد نرون‌های هر لایه، الگوریتم‌های یادگیری، تابع تبدیل، تابع عملکرد، نرخ یادگیری، تعداد تکرارها، نرمال کردن داده‌ها، اندازه‌ی مجموعه‌ی یادگیری و آزمایشی مشخص گردد. در تعیین این موارد روش‌های سیستماتیک وجود ندارد، بنابراین بهترین طراحی شبکه با استفاده از تجربه و آزمایش و خطا به دست می‌آید. به عبارتی دیگر، کار طراحی شبکه‌های عصبی بیشتر از آنکه علم باشد، هنر است. در این پژوهش با استفاده از نرم افزار *Matlab* توپولوژی مناسب شبکه‌ی عصبی انتخاب گردید. شبکه‌ی طراحی شده شامل چهار لایه، لایه‌ی ورودی، دو لایه‌ی پنهان و لایه‌ی خروجی (تعداد نرون‌های آن 1 2 3 15) بوده است. در این پژوهش، از تابع تبدیل *logsig* با فرمول زیر استفاده شده است.

$$f(NEt) = [1 + e^{-NEt}]^{-1} \quad (2)$$

در رابطه‌ی فوق، NEt نشانگر مجموع وزنی تغییرهای ورودی از لایه‌ی قبلی است. نرخ یادگیری 0/05 و MSE_{REG} در حد 10^{-3} برای آموزش شبکه استفاده گردید، که با این نرخ یادگیری تعداد تکرارها 12 به دست آمده است. تعداد داده‌های ورودی تحقیق شامل داده‌های پنج شاخص مالی مربوط به 70 شرکت تولیدی (35 شرکت سالم و 35 شرکت ورشکسته) در 3 دوره t ، $t-1$ ، $t-2$ بوده است. داده‌های هر 70 شرکت به عنوان داده‌های یادگیری و داده‌های 10 شرکت (ترکیبی از 5 شرکت سالم و 5 شرکت ورشکسته) به عنوان داده‌های

¹⁹ Total Equity

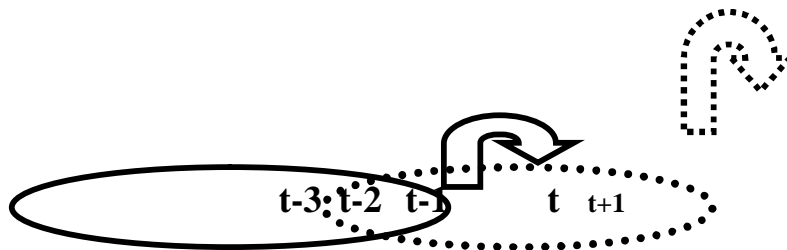
²⁰ Total Debts

²¹ Working Capital

²² Net Sale

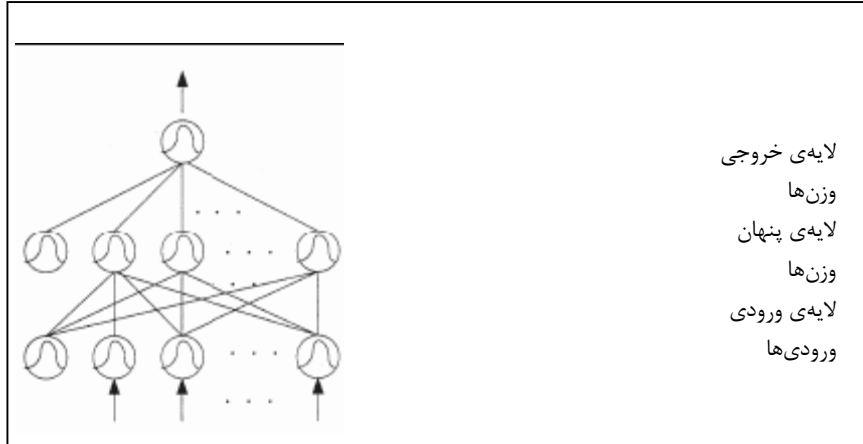
آزمایشی مورد استفاده قرار گرفته است. چگونگی استفاده از اطلاعات مالی سه دوره متوالی برای پیش بینی ورشکستگی شرکت‌ها در سال آینده استفاده می‌کند. در شکل یک مشخص شده است که طبق اطلاعات سه دوره $t-1$ ، $t-2$ و $t-3$ به عنوان ورودی و پیش‌بینی ورشکستگی شرکت‌ها در سال t به عنوان خروجی شبکه‌ی مدل شبکه عصبی برای پیش بینی ورشکستگی در سال آینده طراحی شد و بدین ترتیب به طور نمونه با کمک مدل طراحی شده، برای پیش‌بینی ورشکستگی شرکت‌ها در سال 1387 از اطلاعات مالی سال‌های t ، $t-1$ و $t-2$ استفاده شده است.

نمودار 1: استفاده از اطلاعات مالی سه سال متوالی جهت پیش بینی ورشکستگی

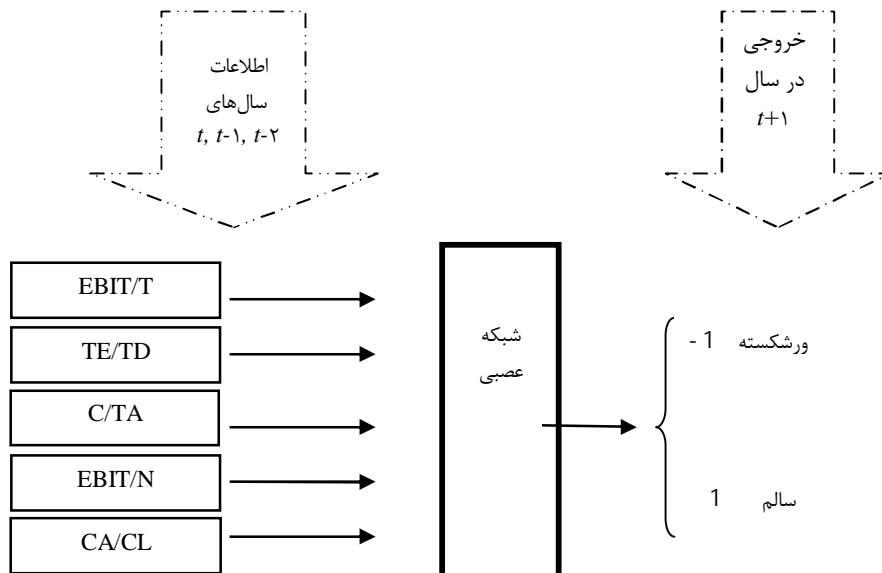


سیستم شبکه‌ی عصبی مصنوعی این پژوهش به این صورت عمل می‌کند: ابتدا در گام اول یادگیری، وزن‌های ورودی‌ها (p_i) به مدل داده می‌شود و بعد در هر دور یادگیری، هنگام حرکت رو به جلو خروجی‌های گره‌ها تا لایه‌ی آخر محاسبه می‌شوند و سپس پارامترهای نتیجه توسط روش کمترین مجموع مربعات خطا محاسبه می‌شوند. در ادامه پس از محاسبه‌ی خطا در بازگشت رو به عقب، نسبت خطا روی پارامترهای شرطی، پخش شده و با استفاده از روش شیب نزولی خطا مقدار آنها تصحیح می‌شود. در نمودار (2) ساختار شبکه‌ی عصبی مشخص شده است. بر اساس این نمودار، در هر لایه، ورودی‌ها بر اساس وزن‌هایی به مدل وارد می‌شوند.

نمودار 2: معماری شبکه‌ی عصبی



ورودی و خروجی‌های مدل شبکه‌ی عصبی به طور واضح نشان در نمودار (3) نشان داده شده است. خروجی این مدل 1- یا 1 بوده که به ترتیب نشان دهنده‌ی شرکت ورشکسته و سالم است. ورودی مدل نیز شامل پنج نسبت مالی مربوط به 70 شرکت تولیدی (هر نمونه بر اساس هر سه دوره $t-1$ ، $t-2$ و $t-3$) است.

نمودار 3: استفاده از اطلاعات سال‌های $t-1$ و $t-2$ برای پیش‌بینی ورشکستگی

در جدول (2)، دقت مدل در پیش بینی ورشکستگی شرکت‌ها ارائه شده است. همان‌طور که در جدول نشان داده شده است، مدل ANN، از کل نمونه‌ی 70 تایی (ترکیبی از 35 شرکت سالم و 35 شرکت ورشکسته) 35 شرکت را سالم و 35 شرکت را ورشکسته پیش بینی نمود. بنابراین مدل ANN، 100 درصد از شرکت‌های سالم و 100 درصد از شرکت‌های ورشکسته را در این تجزیه و تحلیل به صورت درست پیش بینی (طبقه بندی) نموده است.

جدول 2: پیش بینی ورشکستگی شرکت‌ها بر اساس سال‌های $t-1$ و $t-2$

وضعیت	تعداد شرکت‌ها	تعداد پیش بینی درست	درصد پیش بینی درست	درصد خطا
ورشکستگی	35	35	100%	0
سالم	35	35	100%	0
جمع	70	70	100%	0

مدل شبکه‌ی عصبی بر اساس اطلاعات 10 شرکت (ترکیبی از 5 شرکت سالم و 5 شرکت ورشکسته) به عنوان داده‌های آزمایشی مورد آزمون قرار گرفت. در جدول (3) نتایج این آزمون آورده شده است. طبق اطلاعات جدول مدل ANN، هر 5 شرکت سالم را سالم و هر 5 شرکت ورشکسته را نیز ورشکسته پیش بینی نمود.

جدول 3: آزمایش مدل (1) شبکه‌ی عصبی بر اساس اطلاعات سال t

وضعیت	تعداد شرکت‌ها	تعداد پیش بینی درست	درصد پیش بینی درست	درصد خطا
ورشکسته	5	5	100%	0
سالم	5	5	100%	0
مجموع	10	10	100%	0

بر اساس نتایج جداول (2) و (3) مدل شبکه‌های عصبی در پیش بینی، برای حالت ورشکسته و سالم صفر درصد خطا داشته است. یعنی مدل 100 درصد گروه ورشکسته و 100 درصد گروه سالم را به درستی پیش بینی نموده است. بنابراین نتایج حاصل شده حاکی از آن است که مدل شبکه‌ی عصبی دقت بالایی در پیش بینی ورشکستگی داشته و مدل مناسبی برای پیش بینی بوده است.

پس از طراحی مدل با کمک یک نمونه‌ی واقعی، ورشکستگی شرکت‌ها در سال 1378 پیش بینی شده است. جدول (4) وضعیت شرکت‌های تولیدی استان کرمان را از لحاظ ورشکستگی در سال 1387 است. بر اساس نتایج جدول مدل ANN، از 30 شرکت تولیدی که در سال 86 مشغول فعالیت هستند در پایان سال 1387 تنها یک شرکت را با احتمال 0/033 درصد ورشکسته پیش‌بینی کرده است. بنابراین در سال 1387 از 30 شرکت تولیدی استان کرمان، 29 شرکت تولیدی مشکلی از نظر ورشکستگی نخواهند داشت.

جدول 4: وضعیت شرکت‌های تولیدی در سال 1387

وضعیت شرکت	تعداد شرکت‌ها	تعداد پیش‌بینی	درصد پیش‌بینی
ورشکسته	0	1	0,033
سالم	30	29	0,967
جمع شرکت‌های سالم	30	29	

بنابراین نتایج حاکی از آن است که در سال 1387 تنها یک شرکت با احتمال 97 درصد ورشکسته خواهد شد.

8- نتیجه‌گیری

با توجه به این که ورشکستگی شرکت‌ها هزینه‌های سنگینی را در پی دارد، می‌توان قبل از اینکه شرکتی به مرحله‌ی ورشکستگی برسد، وضعیتش را از لحاظ ورشکستگی مشخص نمود و تدابیری اتخاذ نمود تا شرکت از ورشکستگی رهایی یابد. نتایج مدل نشان داد که از پنج متغیر مورد استفاده در این مدل، سه متغیر نسبت جاری، سرمایه در گردش به کل دارایی‌ها و سود قبل از بهره و مالیات به کل دارایی‌ها بر اساس اطلاعات سال قبل در هر نمونه، نسبت عکس با ورشکستگی شرکت‌ها داشته است. نتایج این تحقیق ضمن اینکه نشان داد شبکه‌های عصبی در پیش‌بینی ورشکستگی شرکت‌ها از دقت بالایی برخوردار است، مشخص نمود که تنها یکی از شرکت‌های تولیدی استان کرمان با احتمال 97% در سال 1387 ورشکسته خواهد شد. در مجموع باید گفت که با استفاده از نتایج این پژوهش، و مدل‌های ارائه شده در این پژوهش، به عنوان اولین گام، می‌توان از مبتلا شدن شرکت‌ها به بحران مالی و ورشکستگی و همچنین پیامدهای آن، به طور مناسبی

جلوگیری کرد. البته پس از پیش‌بینی می‌بایستی به ریشه‌یابی مساله و ردیابی علل پرداخته شود.

فهرست منابع:

ثقفی، علی. (1381). بررسی شاخص‌های پیش‌بینی کننده ورشکستگی در شرایط محیطی ایران. رساله دکتری، دانشکده مدیریت دانشگاه تهران.

زراءنژاد، منصور، علی فقه مجیدی و روح ا... رضایی. (1387). پیش بینی نرخ ارز با استفاده از شبکه‌های عصبی مصنوعی و مدل *ARIMA*. فصلنامه اقتصاد مقداری (بررسی‌های اقتصادی سابق). 5(4): 105-128.

شاکری، عبدالرضا. (1382). بررسی کاربرد مدل اسپرینگیت برای پیش‌بینی ورشکستگی شرکت‌های پذیرفته شده در بورس اوراق بهادار تهران. پایان نامه کارشناسی ارشد، دانشکده معارف اسلامی و مدیریت دانشگاه امام صادق (ع).

کارتالوپولس، اس. وی. (1382). منطق فازی و شبکه‌های عصبی. ترجمه محمود جورابیان و رحمت الله هوشمند. اهواز: انتشارات دانشگاه شهید چمران اهواز.

منهاج، محمد باقر. (1377). هوش محاسباتی مبانی شبکه‌های عصبی. تهران: مرکز نشر پرفسور حسابی.

Adnan, A., M. Humayon & A. Dar. (2002). Prediction Corporate Bankruptcy: Whether Do We Stand?. Department of Economics, Loughborough University, UK.

Altman, E.I. (1968). Predicting Financial Distress of Companies: Revisiting the Z-Score and Zeta Model. New York University.

Gordon, M.J. (1971). Towards a Theory of Financial Distress. the Journal of Finance, 26: 347-356.

Lee, K.C., Han, I. & Y. Kwon. (1996). Hybrid Neural Network Models for Bankruptcy Prediction, Mc Grew Hill.

Odom, M.R., Shara. (1990). Neural Network for Bankruptcy Prediction. Probs Publishing Company: 177-185.

Ohlson, J.A. (1980). Financial Ratios Probabilitstic Prediction of Bankruptcy. Journal of Accounting Research, 18(1): 109-131.

Rees, W. (1995). Financial Analysis. Prentice Hall.

Salchengerger, L.M., E.M. Cinar, & N.A. Lash. (1992). Neural Networks: A New Tool for Predicting Thrift Failures. Journal of Decision Sciences, 23(2): 899-916.

Tam, K.Y. & M.Y. Kiang. (1992). Managerial Applications of Neural Network: the Case of Bank Failure Predictions. Management Science, 38 (7): 926-947.

Weston J. F. & E.T. Copeland. (1992). Managerial Finance, Dryden Press, 9th Edition.

Whitaker, R. (1999). The Early Stage of Financial Distress. Journal of Economics and Finance, 23 (2): 123-133.

Wong, B.K., L. Jiang. & J. Lam. (2000). A Bibliography of Neural Network, Prentice Hall.

Zhang, G., M.Y. HU, B.E. Patuwo, & D.C. Indro. (1999). Artificial Neural Network in Bankruptcy Prediction: General Framework and Cross Validation Analysis. European Journal of Operational Research. 116(1): 16-32.