

کشف تقلب در بیمه بدنۀ خودرو با بهره‌مندی از سیستم خبره فازی

سید محمد تقی تقی‌فرد^۱، زهرا جعفری^۲

چکیده: صاحب‌نظران صنعت بیمه معتقد‌ند تقلب، بلای خانمان سوز این صنعت خواهد بود. روش‌های گوناگونی طی سال‌ها برای کشف تقلب به کار گرفته شده است که یکی از آنها، سیستم خبره فازی نام دارد. سیستم‌های خبره شناسایی تقلب با تکیه بر پایگاه دانشی که مستخرج از خبرگان است، به شناسایی تقلب می‌پردازند. البته بدلیل ماهیت پنهان پدیده تقلب، داشت و قضاوت خبرگان مبتنی بر شواهد و اطلاعات کیفی است که اغلب واژه‌های کلامی را برای توصیف رفتار متقلبانه به کار می‌برند. در مدل ارائه شده، از میان ۶۱ معیار کمی و کیفی شناسایی‌شده کشف تقلب در بیمه بدنۀ خودرو، بر اساس نظر خبرگان ۱۷ معیار که از اولویت بالایی برخوردار بودند، در قالب هشت عامل دسته‌بندی شدند. در سیستم پیشنهادی برای استنتاج فازی، از الگوریتم ممدادی استفاده شده است. در نهایت پس از طراحی و پیاده‌سازی سیستم در یکی از شرکت‌های بیمه خصوصی ایران، اعتبار آن از طریق پرسشنامه سنجیده شد و اعتبار کلی سیستم ۶۹/۴۵ درصد به دست آمد. درصد محاسبه‌شده مؤید این نکته است که مدل پیشنهادی به میزان شایان توجهی از قابلیت شناسایی تقلب برخوردار است.

پژوهشگاه علوم انسانی و مطالعات فرهنگی رسال صالح علوم انسانی

واژه‌های کلیدی: سیستم خبره، کشف تقلب، منطق فازی، واژگان کلامی.

۱. دانشیار مدیریت صنعتی، دانشکده مدیریت و حسابداری، دانشگاه علامه طباطبائی، تهران، ایران

۲. کارشناس ارشد مدیریت فناوری اطلاعات، دانشکده مدیریت و حسابداری دانشگاه علامه طباطبائی، تهران، ایران

تاریخ دریافت مقاله: ۱۳۹۳/۰۴/۱۰

تاریخ پذیرش نهایی مقاله: ۱۳۹۴/۰۱/۱۸

نویسنده مسئول مقاله: سید محمد تقی تقی‌فرد

E-mail: dr.taghavifard@gmail.com

مقدمه

تقلب بیمه‌ای^۱ عملی است که با هدف کلاهبرداری از بیمه‌گر، برای کسب منافع مالی انجام می‌گیرد. تقلب بیمه‌ای از زمان شکل‌گیری بیمه به مثابة بنگاه تجاری وجود داشته است و سالانه میلیاردها دلار هزینه درپی دارد. تقلب در بیمه انواع گوناگونی دارد، در تمام حوزه‌های بیمه رخ می‌دهد و طیف گسترده‌ای از ادعاهای اغراق‌آمیز تا تصادفها و خسارت‌های تعمدی را دربرمی‌گیرد. این تقلب‌ها سبب افزایش هزینه‌ها و در پی آن، افزایش مبلغ حق بیمه می‌شود؛ از این رو به ضرر سایر بیمه‌گزاران نیز خواهد بود. این‌گونه کلاهبرداری‌ها هر ساله خسارت‌های زیادی را به شرکت‌های بیمه در تمام رشته‌های بیمه‌ای تحمیل می‌کند. با وجود پیشرفت‌های فراوان در شناسایی این تقلب‌ها، هزینه‌های ایجادشده برای شرکت‌های بیمه‌ای در اثر این کلاهبرداری‌ها در حال افزایش است.

در گذشته، پیامدهای مالی تقلب بیمه‌ای در حدی نبود که ارزش بررسی و تلاش برای یافتن راه حل‌های ممکن را داشته باشد، اما به تازگی این وضع دگرگون شده و شرکت‌های بیمه‌ای اهمیت مطالعه و ضرورت بررسی بیشتر عوامل تقلب بیمه‌ای را درک کرده‌اند. امروزه با توجه به ضرورت کشف تقلب^۲ در صنایع مختلف، استفاده از تکنیک‌های هوش مصنوعی، مانند شبکه‌های عصبی مصنوعی^۳، منطق فازی^۴ و الگوریتم‌های ژنتیک^۵، به دلیل توانمندی بالایی که در مدل کردن مسائل پیچیده دارند، به ابزار رایج در کشف تقلب تبدیل شده‌اند. پیشرفت سریع فناوری و افزایش موفقیت‌ها، باعث شده است هم‌اکنون از سیستم‌های مبتنی بر دانش متعددی برای کشف تقلب در صنایع متفاوت استفاده شود. قدیمی‌ترین و رایج‌ترین نوع هوش مصنوعی، سیستم‌های خبره^۶ است. پژوهش حاضر به دنبال طراحی سیستم خبره‌ای برای کشف تقلب‌هایی است که در بیمه بدنۀ خودرو رخ می‌دهد.

با توجه به مطالب ذکر شده، در نوشتار پیش رو نخست در قالب پیشینهٔ پژوهش به مبانی نظری موضوع بحث پرداخته شده است. این بخش با بررسی تقلب آغاز می‌شود و با بحث تعادل در پورتفوی شرکت‌های بیمه و چگونگی برهم‌زدن این تعادل به‌واسطه تقلب، ادامه می‌یابد. سپس با مرور مختصه‌ی بر ساختار کلی سیستم‌های خبره و توجیه ضرورت استفاده از سیستم‌های خبره فازی، این بخش به پایان می‌رسد. در مرحله بعد، مدل مفهومی پژوهش که

1. Insurance fraud
2. Fraud detection
3. Artificial Neural Networks (ANN)
4. Fuzzy logic
5. Genetic algorithms
6. Expert systems

بررسی ادعای خسارت‌های واصل شده به شرکت‌های بیمه‌ای است، ارائه می‌شود. در گام روش‌شناسی پژوهش، به معرفی روش پژوهش و تجزیه و تحلیل داده‌ها پرداخته می‌شود و در آخر پس از پیاده‌سازی، اعتبار سیستم پیشنهادی سنجیده خواهد شد.

پیشنهاد نظری پژوهش تقلب

نگای، هو، وانگ، چن و سان (۲۰۱۰) به طور کلی تقلبات مالی را به چهار گروه اصلی تقلب‌های بانکی، تقلب‌های بیمه‌ای، تقلب‌های امنیتی و تجاری و سایر تقلب‌های مالی، دسته‌بندی و تجزیه و تحلیل کردند. از آنجاکه کلاهبرداری‌های صنعت بیمه بسیار متنوع است، این پژوهش آن دسته از تقلب‌های مالی را هدف قرار داده است که به صنعت بیمه اختصاص دارد.

در عصر حاضر، تقلب بیمه‌ای به دلیل تأثیر منفی بر قیمت‌گذاری خدمات بیمه‌ای و کارایی بازار بیمه، به موضوعی داغ تبدیل شده است. در دنیا نیز از نظر علمی به آن توجه زیادی شده است، اما از نگاه عملی هنوز بسیار جای کار دارد. در نتیجه شرکت‌های بیمه باید بتوانند ضمن کشف الگوهای تقلب، آن را به موقع اعلام کنند. آگاهی از انواع تقلب بیمه‌ای برای طراحی سیستم‌های پیشگیرانه ضروری است. از سویی با شناسایی فرایندهایی که احتمال تقلب در آنها وجود دارد، می‌توان به نحو مناسبی سیستم‌های هشداردهنده و کشف تقلب را در این فرایندها به کار گرفت. از میان انواع متنوع رشته‌های بیمه، کشف و شناسایی تقلب بیمه بدنۀ خودرو، به دلایل زیر از اهمیت ویژه‌ای برخوردار است:

۱. از نظر امکان اعمال انواع تقلب، از سایر رشته‌های بیمه متنوع‌تر است و در عمل بیشتر در معرض وقوع قرار دارد؛
۲. سهم بیشتری در پرتفوی حق بیمه دریافتی در بسیاری از کشورها، از جمله ایران دارد؛
۳. این رشته هم در ایران و هم در سایر کشورها زیان ده است؛
۴. حجم ادعای خسارت دریافتی بالا و به طبع آن، ضریب خسارت بالایی را میان سایر رشته‌ها به خود اختصاص داده است.

روش‌های آماری قدیمی بسیاری، مانند تحلیل ممیزی، رگرسیون لجستیک، تحلیل پربویت و لوجیت، هوش مصنوعی و سیستم‌های خبره، برای دسته‌بندی و رتبه‌بندی مشتریان به کار رفته است. با بهره‌مندی از این روش‌ها می‌توان مشتریان را از جنبه‌های گوناگون و متعدد گروه‌بندی کرد و حتی به شناسایی رفتارهای مشکوک آنها پرداخت (نقی فرد و حسینی، ۱۳۹۱).

تعادل در پورتفوی بیمه

با توجه به اینکه تقلب هزینه‌های شرکت‌های بیمه‌کننده را افزایش و درآمدهای آنها را کاهش می‌دهد و موجب تحلیل سیستم و افت عملکرد در سازمان‌ها می‌شود، جای تعجب دارد که شرکت‌های محدودی بر آن تمرکز کرده‌اند تا جایی که ادعاهای متقلبانه را به مثابة بخشی از هزینه‌های انجام فعالیت، تحمل می‌کنند. چنانچه شرکت‌ها، منابع و انرژی بیشتری را برای شناسایی ادعاهای متقلبانه اختصاص دهنده، پس‌اندازهای بالقوه هنگفتی به دست خواهد آمد. شرکت‌های بیمه می‌توانند از این پس‌اندازها برای سرمایه‌گذاری بیشتر استفاده کنند و با این کار سود شرکت را افزایش دهند (دریگ، جانسون و اسپرینگل، ۲۰۰۶). در نتیجه، کاهش نرخ حق بیمه از تأثیرات غیر مستقیم کشف تقلب خواهد بود. از سوی دیگر، این بحث که کلاهبرداری بیمه‌ای موجب هزینه‌هایی برای بیمه‌گزاران صادق می‌شود، به اثبات رسیده است. مشاهده اینکه چگونه افراد با طرح ادعاهای اضافی یا مبالغه‌آمیز، می‌توانند سبب افزایش هزینه‌های بیمه‌گران و افزایش حق بیمه‌ها شوند، بسیار آسان است. از این رو با کشف و شناسایی تقلب از هزینه‌های اضافی که بیمه‌گزاران صادق متحمل می‌شوند، کاسته می‌شود. لذا به کارگیری روش‌های شناسایی تقلب به منظور جلوگیری از اقدامات متقلبانه در بیمه، اجتناب‌ناپذیر است.

أنواع راهکارهای کشف تقلب

اثرهای منفی تقلب، ضرورت طراحی سیستم‌های کشف تقلب را توجیه‌پذیر کرده است. به همین دلیل نرم‌افزارهای کاربردی که از فناوری بهره می‌برنند، به سازمان‌ها اجازه می‌دهد الگوها و موارد مشکوک به تقلب را تشخیص دهند و اقدامات مؤثری را برای مقابله با آنها برنامه‌ریزی کنند. به طور گسترده رویکردهای کشف تقلب به دو دسته تقسیم می‌شود: تشخیص سوءاستفاده و تشخیص ناهنجاری.

تشخیص سوءاستفاده

در این روش هنگام بررسی پرونده‌ها، این پرونده با پرونده‌های متقلب شناخته‌شده قبلی مقایسه می‌شود و در صورت تشخیص شباهت، این تراکنش تقلب شناخته می‌شود. روند کار رویکردهای تشخیص سوءاستفاده مشابه سازوکاری است که نرم‌افزارهای آنتی‌ویروس رایانه‌ها به کار می‌برند.

تشخیص ناهنجاری

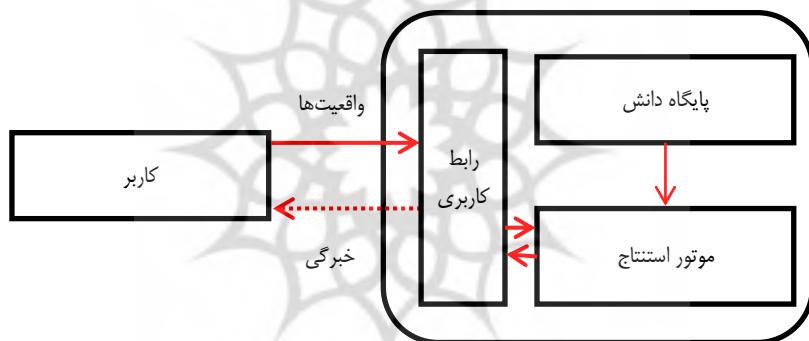
در روش تشخیص ناهنجاری، مشخصه‌ای از تاریخچه عملکرد برای هر کاربر ایجاد می‌شود و کشف هرگونه انحراف به قدر کافی بزرگ در مشخصه کاربر، احتمال تقلب هشدار داده می‌شود.

در روش تشخیص ناهنجاری، تاریخچه رفتار مشتری رفتار عادی مد نظر قرار می‌گیرد و هرگونه انحرف از این رفتار، تقلب ثبت می‌شود.

سیستم خبره یکی از پرکاربردترین روش‌ها برای کشف تقلب شناخته شده است. علت برتری و انتخاب سیستم خبره از بین سایر روش‌ها، پایگاه قواعد آن است؛ زیرا قوانینی که در پایگاه قواعد سیستم خبره تعریف می‌شود، هم می‌تواند حالت‌های عادی را پوشش دهد و هم رفتارهای غیرعادی را تبیین کند. به بیانی دیگر، هم فواید رویکرد تشخیص ناهنجاری را دارد و هم از فواید رویکرد تشخیص سوءاستفاده بهره می‌برد.

ساختار کلی سیستم خبره

با توجه به مفاهیم طراحی سیستم‌های خبره، همان‌طور که در شکل ۱ دیده می‌شود، هر سیستم خبره از سه جزء اصلی رابط کاربری، موتور استنتاج و پایگاه دانش تشکیل شده است.



شکل ۱. ساختار کلی سیستم خبره

نظریه مجموعه‌های فازی

نظریه مجموعه‌های فازی، روشی برای محاسبه داده‌ها و اطلاعات غیر قطعی و مبهم ارائه می‌کند؛ ضمن اینکه سازوکار استنتاج برای استدلال را بر اساس مجموعه‌ای از قواعد «اگر - آنگاه» فراهم می‌آورد. این قواعد به کمک مجموعه‌های فازی تعریف می‌شود که در آنها هریک از اعضای مجموعه درجه تعلقی بین صفر و یک دارد. سیستم‌های فازی مفاهیم نظریه مجموعه فازی و منطق فازی را با یکدیگر تلفیق می‌کنند و چارچوبی برای ارائه دانش زبانی همراه با عدم قطعیت فراهم می‌آورند. منطق فازی اجازه می‌دهد با استفاده از اطلاعات ناکامل و غیرقطعی و به کمک متغیرهای زبانی - که برای انسان‌ها به سادگی درک‌پذیر است - تصمیم‌گیری شود.

شایان ذکر است متغیرهای زبانی، یک درجه بالاتر از متغیرهای فازی قرار دارند و متغیرهای فازی را به منزله مقادیر خود می‌پذیرند. در این مقاله اظهار نظر خبرگان، هم در اولویت‌بندی معیارها و هم در اعتبارسنجی سیستم پیشنهادی به کمک متغیرهای زبانی، مطابق جدول ۱ صورت گرفته است.

جدول ۱. مقادیر زبانی برای تعیین اولویت معیارها

معادل کلامی	اعداد فازی
خیلی زیاد	(۱, ۱, ۰/۸۷۵)
زیاد	(۰/۸۲۵, ۰/۷۵, ۰/۸۷۵)
نسبتاً زیاد	(۰/۷۵, ۰/۶۲۵, ۰/۵)
برابر	(۰/۶۲۵, ۰/۵, ۰/۳۷۵)
نسبتاً کم	(۰/۵, ۰/۳۷۵, ۰/۲۵)
کم	(۰/۳۷۵, ۰/۲۵, ۰/۱۲۵)
خیلی کم	(۰/۱۲۵, ۰, ۰)

پیشینهٔ تجربی

بلهاجی و دیون (۱۹۹۸) مطالعاتی را در این زمینه با استفاده از داده‌های خسارت بیمهٔ خودروی کانادا در بازهٔ یک ساله (۱۹۹۴-۱۹۹۵) انجام دادند. آنها ابتدا با تحقیق و تفحص از خبرگان صنعت بیمه، به شناسایی عوامل کلیدی تقلب‌های بیمه‌ای پرداختند و پس از تخصیص وزن به آنها، با محاسبهٔ احتمال شرطی برای هر شاخص و به کارگیری رگرسیون، مهم‌ترین شاخص‌ها را تعیین کردند و به پیش‌بینی خسارت‌های تقلیبی پرداختند.

تنیسون و سالسas - فورن (۲۰۰۲) نیز در مطالعاتشان به اهمیت بررسی صحت ادعاهای بیمه‌شدگان توجه خاصی داشتند و بیان کردند اغلب شرکت‌های بیمه، عموماً با استفاده از کمک‌های دولت به دنبال بررسی درستی یا نادرستی ادعاهای بیمه‌شدگان هستند. بدین صورت اغلب شرکت‌های بیمه از سیستم‌های شناسایی برای بررسی صحت ادعاهای بیمه‌شدگان استفاده می‌کنند.

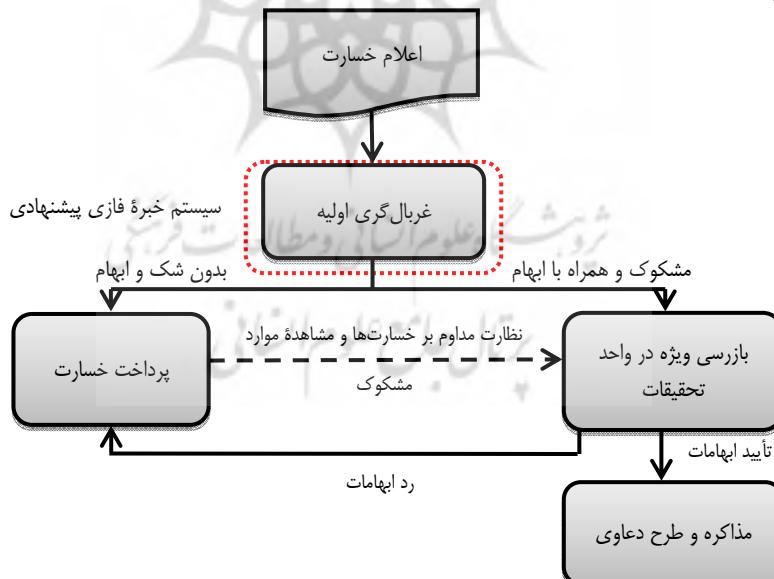
فوا و همکارانش با ترکیب الگوریتم‌های شبکهٔ عصبی پس انتشاری^۱ بیز ساده و درخت تصمیم C4/5، به کشف تقلب در بیمهٔ خودرو پرداختند (تنیسون و سالسas - فورن، ۲۰۰۲).

1. Back Propagation neural network

در این بین، مرتبطترین مقاله منتشرشده در داخل کشور، مقاله فیروزی و همکارانش است که ضمن بررسی روش‌های رایج برای شناسایی تقلب در بیمه خودرو، از سه روش داده‌کاوی، رگرسیون لجستیک، بیز ساده و درخت تصمیم، برای پیدا کردن الگو بهره برده‌اند که به شرکت‌های بیمه در شناسایی تقلب کمک می‌کند. آنها ۷۲ پرونده را که بروز تقلب در ۳۲ پرونده آن محرز شده بود، مطالعه کردند و درنهایت شش متغیر مستقل مؤثر در کشف تقلب را به کار برند (فیروزی، شکری، کاظمی و زاهدی ۱۳۹۰).

مدل مفهومی فرایند بررسی ادعای خسارت

همان‌طور که در شکل ۲ مشاهده می‌شود، روند بررسی ادعاهای دریافت‌شده شرکت بیمه بدین صورت است که ابتدا بیمه‌گزار ادعای خود را به صورت گزارش ارسال می‌کند و پس از بررسی‌های متعدد، در صورت تشخیص عدمی نبودن خسارت و نوع تعهد شرکت بیمه، خسارت پرداخت می‌شود. از سویی کلاهبرداران بیمه‌ای تلاش می‌کنند با اعمال خسارت عدمی، از شرکت‌های بیمه وجهی دریافت کنند. بنابراین برای بررسی صحیح یا ناصحیح بودن ادعاهای واصل شده به شرکت بیمه، پرونده‌ها معمولاً به دو دسته قانونی و مشکوک به تقلب طبقه‌بندی می‌شوند.



شکل ۲. مدل بررسی ادعای خسارت

منبع: ویانی، آیسو، گیول و قیل، ۲۰۰۷

طبق فرایند، پرونده‌هایی که در این مرحله برچسب قانونی می‌خورند، برای پرداخت خسارت به مرحله بعد انتقال می‌یابند و حداقل هزینه‌پردازش و تحقیق و بررسی را شامل می‌شوند. در مقابل، پرونده‌هایی که در گروه مشکوک به تقلب دسته‌بندی می‌شوند، باید برای بررسی بیشتر به واحد تحقیقات ویژه^۱ ارسال شوند. بنابراین مشاهده می‌شود در گلوبال مدل، تصمیم‌گیری و دسته‌بندی پرونده‌ها قرار دارد.

در ادامه، واحد تحقیقات تخصصی پس از بازرسی‌های ویژه روی پرونده‌های مشکوک، با دو حالت روبرو می‌شود. حالتی که شک به تأیید می‌رسد و پرونده متقلب شناخته می‌شود که در این حالت برای پیگیری‌های قانونی به مراکز قانونی انتقال می‌یابد. حالت دیگر زمانی است که پس از بررسی عمیق‌تر، از پرونده مشکوک رد ابهام می‌شود و برای پرداخت خسارت به مرحله بعدی می‌رود.

همان‌طور که بیان شد، تصمیم‌گیری در مرحله غربالگری اولیه بسیار حساس و حیاتی است؛ زیرا دسته‌بندی نادرست پرونده‌ها هزینه‌های هنگفتی را برای شرکت‌های بیمه به همراه می‌آورد. برای مثال، اگر پرونده‌های قانونی در دسته مشکوک به تقلب دسته‌بندی شوند، هزینه‌های تحقیق و بررسی و هزینه‌هایی که به شهرت شرکت وارد می‌شود، از جمله هزینه‌هایی است که بر شرکت بیمه تحمل خواهد شد یا چنانچه پرونده‌های متقلب، قانونی محسوب شوند، هزینه پرداخت خسارت را برای شرکت‌ها در پی دارد.

هدف از پژوهش حاضر در این مرحله، طراحی سیستم خودکار تصمیم‌گیری بر پایه نظر خبرگان این حوزه است تا علاوه بر سرعت بالایی که به مدل می‌بخشد، کارایی و اثربخشی مدل را نیز ارتقا دهد. شایان ذکر است سیستم پیشنهادی، فقط می‌تواند همچون مشاوری در این مرحله، در کنار ارزیاب خسارت به ایفای نقش پردازد؛ تصمیم نهایی بر عهده ارزیاب است که باید با اتکا به دانش و تجربه خود پرونده را بررسی کند.

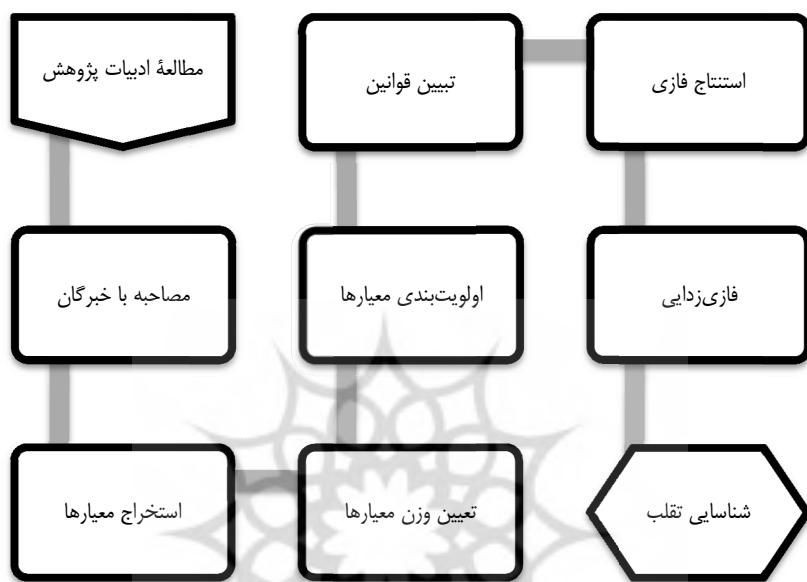
روش‌شناسی پژوهش

روش پژوهش از نظر هدف، کاربردی است و از دید ماهیت و روش، در دسته پژوهش‌های توصیفی قرار دارد. به منظور تحلیل، مطالعه موردنی این پژوهش به بررسی ۵۰ پرونده شرکت بیمه ملت در کل کشور اختصاص دارد. شایان ذکر است در این پرونده‌ها تقلب در بیمه بدنۀ خودرو در بازۀ زمانی یک‌ساله (۹۰-۹۱) محرز شده است.

1. Specialized Investigation Unit (SIU)

روش تجزیه و تحلیل داده‌ها

در ادامه، بر اساس گام‌های شکل ۳ به تجزیه و تحلیل داده‌ها می‌پردازیم.



شکل ۳. مراحل اجرای پژوهش

مصاحبه با خبرگان و استخراج معیارها

خبرگان این پژوهش برای تعیین شاخص‌های شناسایی تقلب در بیمه بدن، استادان، خبرگان، کارشناسان خسارت در شرکت‌های بیمه و پژوهشگران حوزه بیمه خودرو را شامل می‌شود. برای استخراج معیارها نیز ضمن مطالعه ادبیات موضوع و مصاحبه با چند کارشناس مجرب ارزیاب خسارت، ۸۸ معیار استخراج شد. تعدادی از این معیارها به دلیل همپوشانی، ناهمخوانی با قوانین کشور یا فرهنگ حاکم و در دسترس نبودن اطلاعات معتبر، حذف شد و ۶۱ معیار به تأیید رسید. شایان ذکر است در این مرحله تلاش بر این بود که از طریق مشورت با خبرگان به دسته‌بندی معیارها در قالب عوامل مربوط به آن، پرداخته شود. ۶۱ معیار به دست آمده در قالب هشت عامل افزار شده، در جدول ۲ مشاهده می‌شود.

جدول ۲. معیار کشف تقلب مستخرج از ادبیات موضوع و مصاحبه با خبرگان

<p>سن، جنسیت، مصرف‌کننده الکل و مواد مخدر، تجربه رانندگی، شخص مصدوم، مسافر داشته، فرد رانده، همکاری خسارت‌دیده، مدعی تهاجمی و عصبی، اشتیاق در بر عهده‌گرفتن حادثه، آشنای همه افراد درگیر حادثه با هم.</p> <p>اعلام در لحظات اولیه به پلیس، فاصله بین تصادف و کروکی، چندمین روز هفته، تاریخ گزارش به پلیس، تاریخ اعلام خسارت، تصادف در آخر هفته، زمان وقوع، فاصله صدور بیمه‌نامه تا حادثه، فاصله اتمام بیمه‌نامه تا حادثه، سابقه خرید بیمه بدن.</p> <p>ریسک منطقه حادثه، کدام محدوده شهر.</p> <p>عمر وسیله، وضعیت سند، نوع کاربری مدعی، نوع کاربری طرف مقابل، وقfe در تمدید بیمه بدن، وقfe در تمدید بیمه شخص ثالث، تعییر اخیر در الحاقیه، وضعیت پرداخت بیمه، سبد خرید عجیب از پوشش‌ها، وضعیت بیمه‌نامه در سایر شرکت‌ها.</p> <p>کروکی، مدارک بیمارستان، بیمه‌نامه، ورود و خروج به پارکینگ، فیش جرثقیل.</p> <p>شدت حادثه در کروکی با شرح مدعی، جزئیات عکس سلامت و عکس پس از حادثه، شدت حادثه دو خودروی درگیر با هم، آثار زنگزدگی و روغن مردگی با زمان حادثه، جراحت‌های واردشده و شدت حادثه.</p> <p>نوع حادثه، وضعیت کروکی با اعلام خسارت، تعمیر خودرو پیش از چک کردن ممزد، ترسیم کروکی توسط افسر بر اساس شرح واقعه، افسر مصدوم را دیده، صحت بازدید اولیه، دریافت خسارت از سایر بیمه‌ها، محدوده میزان خسارت، یکی‌بودن بیمه ثالث و بدن، ادعای خسارت از بیمه.</p> <p>ضریب خسارت، تعییر در مکان، تعییر در مالکیت، تبانی با بیمه‌گزار، درصد پورتفوی نسبت به سهام، تطابق مشخصات فنی عکس با دوربین نمایندگی.</p>	<p>ویژگی‌های جمعیت‌شناختی</p> <p>ویژگی‌های زمانی</p> <p>ویژگی‌های مکانی</p> <p>جزئیات خودرو</p> <p>اصالت مدارک</p> <p>تناسب و تطابق</p> <p>کیفیات حادثه</p> <p>نمایندگی‌ها</p>
--	--

اولویت‌بندی معیارها

به منظور تعیین اهمیت هریک از معیارها برای طراحی سیستم خبره، میانگین نظر خبرگان در خصوص هر معیار به دست آمد. متغیرهای زبانی و مقادیر آنها مطابق جدول ۱ است.
برای محاسبه میانگین فازی، از رابطه ۱ استفاده شده است.

$$(w_{a1}, w_{m1}, w_{\beta 1}) \quad \text{رابطه ۱}$$

$$(w_{a2}, w_{m2}, w_{\beta 2})$$

$$\dots$$

$$(w_{an}, w_{mn}, w_{\beta n})$$

$$W_c = \left(\frac{\sqrt[n]{(w_{a1} \cdot w_{a2} \cdot \dots \cdot w_{an})}, \sqrt[n]{(w_{m1} \cdot w_{m2} \cdot \dots \cdot w_{mn})}}{\sqrt[n]{(w_{\beta 1} \cdot w_{\beta 2} \cdot \dots \cdot w_{\beta n})}} \right)$$

در رابطه ۱؛ W_c : میانگین فازی وزن هریک از معیارها مطابق نظر خبرگان است.

کشف تقلب در بیمه بدنۀ خودرو با بهره‌مندی از سیستم خبره فازی ۲۴۹

عدد به دست آمده برای هر معیار فازی است؛ بنابراین باید عددی قطعی به هر عدد میانگین فازی تخصیص داده شود که برای این منظور از رابطه ۲ استفاده شده است (اصغرپور، ۱۳۸۷).

$$COA = \frac{(\beta - \alpha) + (m - \alpha)}{3} + \alpha \quad \text{رابطه ۲}$$

جدول ۳ نتایج محاسبه اعداد قطعی متناظر با هریک از معیارها و اولویت آنها را نشان می‌دهد.

جدول ۳. اولویت، وزن، مقادیر زبانی و بازه فازی ۱۷ متغیر نهایی

ردیف	معیار	اولویت	وزن (اعداد قطعی)	مقادیر زبانی	بازه فازی
۱	افسر کروکی را پر اساس شرح واقعه‌ای که از حادثه دیده رسم کرده است؟	۱	۰/۷۴۱۷۰۶	بله	(۰, ۱, ۲)
۲	افراد درگیر در حادثه همه از دوستان و آشایان اند؟	۲	۰/۷۳۸۶۰۹	بله	(۰, ۱, ۲)
۳	از سایر بیمه‌ها خسارت دریافت کرده است.	۱۵	۰/۶۶۵۸۳۷	بله	(۰, ۱, ۲)
۴	در تمدید بیمه‌نامه وقفه داشته است.	۲۲	۰/۶۵۳۳۲۵	بله	(۰, ۱, ۲)
۵	حادثه در لحظات اولیه به پلیس اعلام شده است.	۱۱	۰/۶۸۰۰۹۹	بله	(۰, ۱, ۲)
۶	حوادث در طول تعطیلات آخر هفت‌هه رخ داده است.	۵۱	۰/۵۵۸۹۵۸	بله	(۰, ۱, ۲)
۷	وضعیت بیمه‌نامه خودرو در سایر شرکت‌های بیمه مشاهده شده است.	۳۸	۰/۶۱۷۸۵۳	بله	(۰, ۱, ۲)
۸	تصادف در چه محدوده‌ای از شهر رخ داده است؟	۴	۰/۷۳۴۳۶۷	حومه	(۳, ۲, ۱)
۹	جزئیات عکس سلامت و عکس حادثه همخوانی دارد.	۵	۰/۷۱۶۳۹۵	خارج شهر	(۲, ۱, ۰)
				مرکز شهر	(۴, ۳, ۲)
				روستایی مجاور	(۵, ۴, ۳)
				بسیار ضعیف	(۵, ۲/۵, ۰)
				ضعیف	(۵, ۲/۵, ۰)
				قابل قبول	(۱, ۷/۵, ۵)
				بسیار قابل قبول	(۱, ۱, ۷/۵)

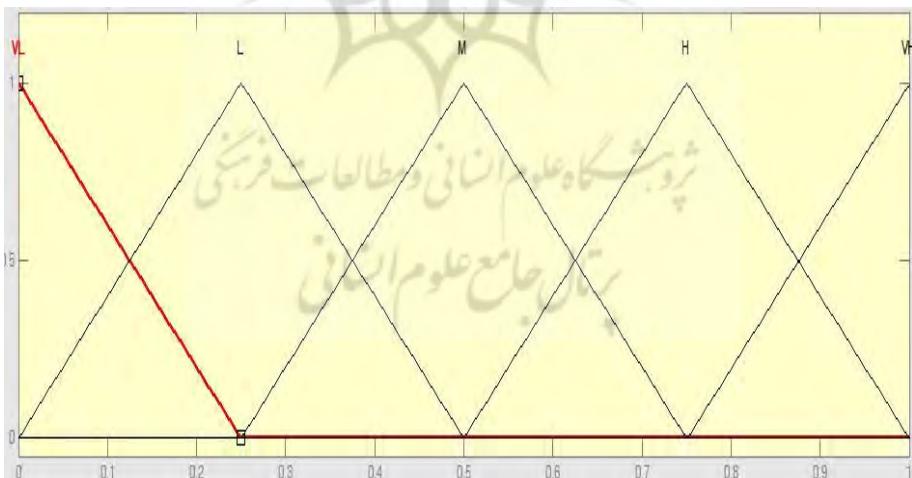
ادامه جدول ۳

ردیف	معیار	اولویت (اعداد قطعی)	وزن	مقادیر زبانی	بازه فازی
۱۰	اصالت مدارک محرز است.	۷	۰/۷۰۸۱۲۳	متوسط	(۱, ۰/۵, ۰)
				قابل قبول	(۱, ۱, ۰/۵)
۱۱	فرد درگیر حادثه چند سال دارد؟	۸	۰/۷۰۷۳۰۳	چند	(۰, ۰, ۱۵, ۱۸)
				خیلی چند	(۱۵, ۲۰, ۲۵)
				چون	(۱۸, ۲۵, ۳۰)
				میان سال	(۲۵, ۳۰, ۳۵)
				مسن	(۳۵, ۴۰, ۳۵, ۵۵)
۱۲	تعداد ادعای خسارت از بیمه در پنج سال گذشته چقدر بوده است؟	۹	۰/۶۸۶۰۹۵	متوسط	(۰/۵, ۵, ۲/۵)
				زیاد	(۱, ۷/۵, ۵)
				بسیار زیاد	(۱, ۱, ۷/۵)
۱۳	حدوده مبلغ خسارت تعیین شده از سوی بیمه در چه محدوده‌ای است؟	۴۲	۰/۶۷۳۴۸۳	متوسط	(۰/۵, ۵, ۲/۵)
				زیاد	(۱, ۷/۵, ۵)
				بسیار زیاد	(۱, ۱, ۷/۵)
۱۴	اعلام خسارت در چه تاریخی بوده است؟	۱۴	۰/۶۷۳۴۸۳	چند روز	(۲, ۱, ۰)
				روز بعد	(۳, ۲, ۱)
				طی هفتاه	(۴, ۳, ۲)
				طی ۱ تا ۲ ماه	(۵, ۴, ۳)
۱۵	فاصله زمانی صدور بیمه‌نامه تا حادثه چقدر است؟	۲۳	۰/۶۴۸۷۵۱	چند روز	(۲, ۱, ۰)
				طی هفتاه	(۳, ۲, ۱)
				طی ماه	(۴, ۳, ۲)
				بیشتر از چند ماه	(۵, ۴, ۳)
۱۶	ضریب خسارت نمایندگی چقدر است؟	۳۳	۰/۶۳۴۹۴	متوسط	(۰/۵, ۰, ۰)
				قابل قبول	(۱, ۰/۵, ۰)
۱۷	مدل ماشین چیست؟	۵۰	۰/۵۶۵۲۹۶	سمند	(۲, ۱, ۰)
				پراید	(۳, ۲, ۱)
				پژو	(۴, ۳, ۲)
				سایر ۴ سیلندرها	(۵, ۴, ۳)
				بیشتر از ۴ سیلندر	(۶, ۵, ۴)

فازی‌سازی

با توجه به کثرت معیارها، به منظور کاهش پیچیدگی قوانین سیستم خبره فازی و افزایش صحت آن، به تقلیل متغیرهای ورودی پرداخته شده است. در واقع برای داشتن مدل خوبی که از بار محاسباتی کمتر و قدرت پیش‌بینی بیشتری برخوردار باشد، محدود کردن تعداد ورودی بسیار کارساز است (ژانگ، ۲۰۰۰) در نتیجه از میان ۶۱ معیاری که در قالب هشت عامل دسته‌بندی شده بودند، ۱۷ معیاری که در هر دسته از اولویت بیشتری برخوردار بودند، مبنای محاسبات قرار گرفتند و ورودی نرم‌افزار MATLAB را شکل دادند. در این مرحله مجموعه‌های فازی، اعضای مجموعه و متغیرهای ورودی و خروجی تعریف می‌شود. به زبانی دیگر، متغیرهای کلامی فازی‌سازی می‌شوند. برای فازی‌سازی متغیرها ازتابع مثلثی استفاده شده است. در جدول ۳ مقادیر زبانی، بازه فازی و تابع عضویت هر ۱۷ متغیر نهایی به تفکیک آمده است.

خروچی سیستم مدنظر، متغیر «شناسایی تقلب» است. متغیرهای زبانی مطابق شکل ۴ در خروچی سیستم فازی به کار گرفته شدند؛ به این معنا که نتیجه استنتاج سیستم فازی، تخصیص پرونده به یکی از این پنج دسته خواهد بود. تلاش بر آن بود تمام افراد بازه فازی متغیرها بر عهده خبرگان حوزه باشد و محققان کمترین دخالت را در تعیین بازه فازی داشته باشند. همان‌طور که در شکل دیده می‌شود و از معانی واژه‌ها بر می‌آید، شدت غیرمعمول بودن پرونده‌ها به ترتیب از حالت عادی به خطرناک زیاد می‌شود.



شکل ۴. تابع عضویت متغیر خروجی

تبیین قواعد سیستم خبره فازی

پس از فازی‌سازی ورودی‌ها و تعیین درجه عضویت، نوبت به ساختار قواعد سیستم فازی می‌رسد. پایگاه قوانین سیستم خبره، طی فرایندی تخصص خبرگان را درباره سیستم هدف جمع‌آوری می‌کند. با توجه به اینکه هر متغیر به چندین متغیر زبانی افزار شده است، در حالت ایده‌آل، باید ۲۷۶,۲۸۰,۰۰۰ قانون ایجاد شود که تبیین آن از عهدهٔ این پژوهش خارج است.

$$6 \times 4 \times 4 \times 4 \times 4 \times 3 \times 3 \times 2 \times 2 \times 2 \times 2 \times 5 \times 5 \times 5 = 276,280,000$$

در نتیجه، تلاش شد برای نوشتن قوانین جامع و مانع با تکیه بر نظر مستقیم و در برخی موارد غیر مستقیم خبرگان حوزه، حالت‌های نهایی و حد وسط قوانین که به نحو مطلوبی حالت‌های مختلف را به‌طور کامل پوشش دهد، انتخاب شد. در نهایت تعداد قوانین تبیین شده که بتواند به نحو مطلوبی موضوع «کشف تقلب» را پوشش دهد به ۲۰۰ قانون رسید. برای نمونه یکی از قواعد تبیین شده در زیر آمده است:

If (age is very_young) and (vehicle_model is PEYKAN) and (insurance_policy_status_of_other_insurance_companies is ONLY_AN_INSURANCE_POLICY_ISUED) and (date_claim_form_filled_in is SAME_DAY) and (distance_between_insurance_policy_issued_and_accident is MORE_THAN_1_MONTH) and (Accident_took_place_in_the_area is OUTSIDE_TOWN) and (originality_of_documents is HIGH) and (officer_draw_the_top_at_the_scene is YES) and (occurred_weekend is YES) and (get_compensation_from_other_insurance is NO) and (reported_to_police_on_time is YES) and (Limit_marked_the_amount_of_damages is M) and (insurance_agents_loss_ratio is LOW) and (number_of_previous_claims_of_the_insured is VL) and (input17_Match_details_health_photos_and_pictures_of_the_incident is VH) **then** (FRAUD is NORMAL) (1)

استنتاج فازی

روش‌های متفاوتی برای استنتاج در سیستم‌های فازی وجود دارد که از تفاوت در سه عملگر فازی^۱ در قسمت فرض، دلالت فرض بر نتیجه^۲ و تجمعی^۳ نتایج ناشی می‌شود. در نهایت با توجه به انتخاب نوع عملگرها، روش استنتاج سیستم فازی این پژوهش سیستم فازی ممدانی، یکی از پرکاربردترین روش‌های استنتاج فازی در هوش مصنوعی، انتخاب شد. مشخصات عملگرهای مذکور روش ممدانی در جدول ۵ مشاهده می‌شود.

-
1. Fuzzy operator
 2. Implication
 3. Aggregation

جدول ۴. مشخصات کلی سیستم خبره فازی پیشنهادی

Name=FRAUD_DETECTION	AndMethod='min'
Type='mamdani'	OrMethod='max'
NumInputs=17	ImpMethod='min'
NumOutputs=1	AggMethod='max'
NumRules=200	DefuzzMethod='centroid'

فازی‌زدایی

ارزش خروجی‌ها به شکل فازی است، برای تجزیه و تحلیل ساده‌تر آن، باید اعداد فازی به اعداد قطعی تبدیل شوند. در این پژوهش برای فازی‌زدایی از روش مرکز نقل به شرح رابطه ۳ استفاده شده است.

$$ZCOG = \frac{\int_Z \mu_A(z)z dz}{\int_Z \mu_A(Z)dz} \quad \text{رابطه ۳}$$

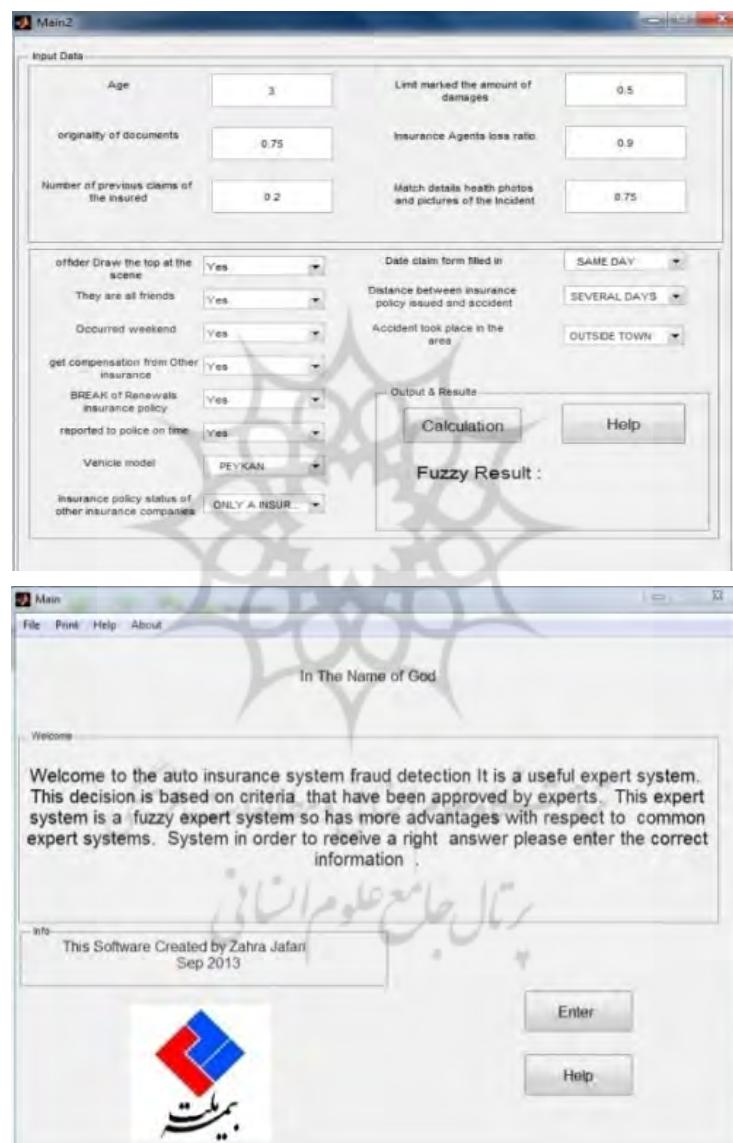
به بیانی، عدد به دست آمده از غیرفازی‌ساز، درجه تقلب هر پرونده را تعیین می‌کند. در تفسیر تابع عضویت متغیر خروجی (شکل ۴)، بدیهی است هرچه خروجی سیستم به ۱ نزدیک‌تر باشد، شک به پرونده بیشتر است؛ به بیانی دیگر، چنانچه عدد خروجی غیرفازی‌ساز در مجموعه فازی بسیار زیاد قرار گیرد، درجه مشکوک‌بودن پرونده زیاد است و به احتمال زیاد در دسته پرونده‌های متقلب جای می‌گیرد و اگر در مجموعه فازی بسیار کم قرار گیرد، شک به تقلب در پرونده کمتر است و احتمالاً در دسته پرونده‌های قانونی طبقه‌بندی می‌شود. درباره مجموعه فازی متوسط نیز باید با احتیاط بیشتری تصمیم‌گیری کرد.

خروجی سیستم مد نظر متغیر «شناسایی تقلب» است. سیستم خبره طراحی‌شده می‌تواند تمام رفتارهای کاربران را پس از شناسایی، در قالب پنج گروه عادی، کمی مشکوک، مشکوک، بسیار مشکوک و خط‌رانک دسته‌بندی کند. ادعای خسارتی که در گروه عادی قرار می‌گیرد، پرونده قانونی شناخته شده و برای پرداخت به واحد مربوط تحويل می‌شود. درباره پرونده‌هایی که در گروه کمی مشکوک و مشکوک قرار می‌گیرند، باید با احتیاط بیشتری تصمیم‌گیری شود و آن دسته از ادعای خسارت‌هایی که در گزینه‌های بسیار مشکوک و خط‌رانک جای می‌گیرند، برچسب متقلب می‌خورند و برای بررسی‌های بیشتر به واحد تحقیق و بررسی فرستاده می‌شوند.

پیاده‌سازی سیستم

این سیستم به کمک نرم‌افزار MATLAB-R2013a با امکانات واسط گرافیکی جعبه ابزار منطق فازی طراحی شده است. محققان تلاش کردند با برقراری ارتباط میان این دو بخش، سیستمی

طراحی کنند که کاربرپسند باشد و با استفاده از جعبه ابزار منطق فازی، انعطاف‌پذیری و عملکرد سیستم رو به بهبود رود. دو پنجره‌ای که با اجرای سیستم ظاهر می‌شود، در شکل ۵ نشان داده شده است.



شکل ۵. صفحه ورود داده و صفحه ورود به نرم افزار

با اجرای سیستم خبره دو پنجره برای کاربر ظاهر می‌شود. پنجره اول، خلاصه‌ای از سیستم را برای کاربر معرفی می‌کند و در پنجره دوم اطلاعات به سیستم وارد می‌شود. در نهایت نتایج تجزیه‌وتحلیل سیستم در اختیار کاربر قرار می‌گیرد.

اعتبارسنجی سیستم

از آنجا که تفسیر نتایج به اعتبار ابزار به کار گرفته شده بستگی دارد، باید از اعتبار ابزارها اطمینان یافت (یغمایی، ۱۳۷۹). اعتبار سیستم طراحی شده به کمک بررسی پیمایشی پرسشنامه سنجیده شده است. بدین منظور، پرسشنامه‌ای مبتنی بر پرسشنامه دیویس (۱۹۸۹) طراحی شد و در اختیار خبرگان قرار گرفت. اظهار نظر خبرگان برای تمام سؤال‌ها به شکل متغیرهای زبانی مطابق با جدول ۱ بوده است. در بررسی اعتبار سیستم طراحی شده، پنج نفر از کارشناسان ارزیاب خسارت در شرکت مورد مطالعه مشارکت کردند. از این افراد درخواست شد پس از استفاده از سیستم، نظرشان را درباره گزینه‌های شناسایی شده اعلام کنند. سپس میانگین فازی مثلثی برای هر گزینه به دست آمد، اعداد فازی به اعداد قطعی تبدیل شدند و امتیاز هر معیار اندازه‌گیری شد. پس از محاسبه میانگین امتیازها به ارزیابی اعتبار سیستم پرداخته شد. با توجه به پاسخ‌های کارشناسان (جدول ۵)، اعتبار سیستم (۶۴/۵ درصد) درصد نسبتاً بالایی را نشان داد؛ به این معنا که سیستم طراحی شده از اعتبار قابل قبولی برخوردار است.

جدول ۵. نتایج اعتبارسنجی سیستم پیشنهادی

آیتم	امتیاز سیستم از آیتم
ترسیح در انجام وظایف	برداشت ذهنی از مفیدبودن سیستم
بهبود کیفیت کار	
افزایش بهره‌وری کار	
آسانی و سهولت در استفاده	
میزان نزدیکی پاسخ‌های سیستم به واقعیت	برداشت ذهنی از استفاده آسان سیستم
مفیدبودن استفاده	
یادگیری آسان	
چگونگی کارکردن با سیستم	
واضح و قابل فهم بودن	تصمیم به استفاده از سیستم
عاقلانه‌بودن استفاده	
استفاده دائم در آینده	

با توجه به نتایج اعتبارسنجی سیستم (جدول ۵)، مشاهده می‌شود گزینه‌های «تسريع در انجام وظایف» و «آسانی و سهولت در استفاده» بیشترین امتیاز را از خبرگان کسب کرده‌اند و گزینه «تصمیم به استفاده دائم در آینده» کمترین امتیاز را به دست آورده است.

نتیجه‌گیری و پیشنهادها

این پژوهش به طراحی و ارائه سیستم خبره فازی با روش استنتاج ممدانی برای کشف تقلب بیمه‌ای پرداخت. پایگاه دانش این سیستم، براساس دانش ضمنی خبرگان صنعت بیمه، بخش بیمه بدن خودرو و اطلاعات ادبیات موضوع شکل گرفت. داده‌ها و دانش به کاررفته در این پژوهش در قالب متغیرهای کلامی جمع‌آوری شد، از این رو از تئوری منطق فازی در طراحی سیستم استفاده شد. پژوهش حاضر به بررسی و مقایسه معيارهای شناسایی و روش‌های کشف تقلب پرداخت و دلایل استفاده از سیستم خبره فازی را به خوبی توجیه کرد. نتایج به دست آمده از روایی و پایایی سیستم پیشنهادی هم از بعد نظری و هم از لحاظ کاربردی، حکایت دارد.

۱. با توجه به تعدد شاخه‌های بیمه و تفاوت در معيارهای شناسایی تقلب در هر رشته، پیشنهاد می‌شود سیستم طراحی شده در سایر شاخه‌های بیمه نیز به کار بسته شود؛

۲. محیط نرم‌افزار مطلب با اتصال به پایگاه داده محلی، می‌تواند به صورت خودکار پس از دریافت اطلاعات ورودی، نتایج خروجی را در پایگاه داده محلی ثبت کند. پیشنهاد می‌شود از این قابلیت نرم‌افزار به نحو مطلوب استفاده شود. همچنین می‌توان سیستم طراحی شده را به صورت نرم‌افزار تحت وب پیاده‌سازی کرد؛ بدین ترتیب تمام مراکز می‌توانند اطلاعات هر پرونده را در آن ثبت کنند؛

۳. بهتر است شرکت‌های بیمه به پایگاه داده مشترک متصل شوند؛ بدین ترتیب با جمع‌آوری یکپارچه اطلاعات پرونده‌ها و سوابق بیمه‌گزاران، بانک اطلاعاتی یکپارچه‌ای از مشتریان در سراسر کشور ایجاد می‌شود. از ویژگی‌های بارز این بانک اطلاعاتی، دستیابی به اطلاعات در زمان کوتاه، آگاهی از سوابق بیمه‌گزاران و ایجاد فهرست سیاه از بیمه‌گزاران است و منافع بسیار مشترکی برای تمام شرکت‌های بیمه فراهم می‌آورد؛

۴. از آنجا که متقابلان همیشه یک گام جلوتر از کارشناسان شرکت بیمه در شناسایی ترفندهای تقلب‌اند و هنگامی که کارشناسان روش تقلیل را کشف می‌کنند، روش جدید دیگری در حال شکل‌گیری است؛ پیشنهاد می‌شود شرکت‌های بیمه از چندین روش کشف تقلب به صورت همزمان و موازی استفاده کنند؛ به طور مسلم، استفاده از روش‌های گوناگون و مقایسه خروجی‌ها، نتایج بهتری در شناسایی تقلب به دست می‌دهد؛

۵. به کارگیری روش‌های انتخاب ویژگی، مثل الگوریتم ژنتیک، برای تعیین معیارهای مهم و خروجی الگوریتم ژنتیک به مثابه ورودی‌های سیستم خبره فازی، به ارتقای دقت سیستم کمک می‌کند. این پژوهش برای استنتاج قوانین از مدل استنتاج ممدادی بهره برده است. در طراحی سیستم می‌توان از مدل استنتاج سوگنو یا ANFIS بهره برد و به بررسی و مقایسه نتایج پرداخت.

References

- Belhadji E.B. & Dionne, G. (1997). *Development of an Expert System for the Automatic Fraud Detection of Automobile Insurance Fraud*. Canada, Montreal: Ecole des Hutes Etudes Commerciales.
- Bhargava, B., Zhong, Y. & Lu, Y. (2003). Fraud Formalization and Detection. *Lecture Notes in Computer Science*, 2737: 330-339.
- Derrig, R.A., Johnston, D.J. & Sprinkel, A.E. (2006). Auto Insurance Fraud: Measurements and Efforts to Combat It. *Risk Management and Insurance Review*, 9 (2): 109-130.
- Firouzi, M., Shokri, M., Kazemi, L., Zahedi, S. (2011). Fraud Detection in Car Insurance using Data Mining Techniques. *Insurance Journal*, 26(3): 103-128. (in Persian)
- Jafari, Z. (2013). *Fraud Detection in Car Insurance using a Fuzzy Expert System*. MA Thesis, Allameh Tabatabai University. (in Persian)
- Mamdani, E.H. & Assilian, S. (1975). An Experiment in Linguistic Synthesis with a Fuzzy Logic Controller. *International Journal of Man-Machine Studies*, 7(1): 1–13.
- Ngai, E.W.T., Hu, Y., Wong, Y.H., Chen, Y. & Sun, X. (2010). The Application of Data Mining Techniques in Financial Fraud Detection: A Classification Framework and an Academic Review of literature. *Decision Support Systems*, 50(3): 559-569.
- Taghavifard, M.T., Hosseini F. & Khanbabaei, M. (2014). A Hybrid Credit Scoring Model using Genetic Algorithm and Fuzzy Expert Systems. *Journal of IT Management*, 6(1): 31-46. (in Persian)
- Tennyson, S. & Salsas-Forn, P. (2002). Claims Auditing In Automobile Insurance: Fraud Detection and Deterrence Objectives. *The Journal of Risk and Insurance*, 69(3): 289–308.

- Viaene, S., Ayuso, M., Guillen, M. & Van Gheel, D. (2007). Strategies for Detecting Fraudulent Claims in the Automobile Insurance Industry. *European Journal of Operational Research*, 176 (1): 565-583.
- Yaghmaei, F. (2000). Content validity and its measurement . *Journal of Nursing and Midwifery*, 10 (33): -35-39.
- Zhang, N. & Xu, W. (2000). A comparative study on sufficient conditions for Takagi-Sugeno fuzzy systems as universal approximators. *IEEE Transactions*, 8 (6): 773 – 780.

