

ارائه یک سیستم تصمیم‌یار جهت پیش‌بینی خاموشی اضطراری نیروگاه‌های برق آبی با استفاده از استخراج قوانین انجمنی

مطالعه موردی: نیروگاه برق آبی مارون بهبهان

الهام پروین نیا^{۱*}، خسرو فرداد^۲

۱- گروه مهندسی کامپیوتر، واحد شیراز، دانشگاه آزاد اسلامی، شیراز، ایران

parvinnia@iaushiraz.ac.ir

۲- گروه مهندسی کامپیوتر، واحد بهبهان، دانشگاه آزاد اسلامی، بهبهان، ایران

Khossro.fardad@gmail.com

چکیده: حسگرها وضعیت بخشهای مختلف نیروگاه برق آبی را رصد کرده و ابزارهای کنترلی دستورات لازم را جهت فعالیت نیروگاه صادر می‌کنند. همچنین کارشناسان براساس مقدار اعدادی که حسگرها و دماسنج‌ها نشان می‌دهند و براساس شرایط محیطی نیروگاه و تجربه در شرایط خاص تصمیم‌های لازم را جهت خاموشی اضطراری نیروگاه اتخاذ می‌کنند. در یک نیروگاه برق آبی عوامل متعددی مانند: تعمیرات، علائم هشدار در حسگرها، آسیب‌های فیزیکی تجهیزات و یا ارتفاع آب در پشت سد، ممکن است تولید برق را متوقف سازد. لذا تشخیص زمان مناسب فعالیت یا عدم فعالیت نیروگاه با توجه به داده‌های حسگرها بسیار حیاتی است. هر چند سیستمهای کنترلی موجود به نحو مطلوبی شرایط را بررسی می‌کنند ولی به‌علل مختلف مانند خطای انسانی یا خطای تجهیزات ممکن است تصمیم به ادامه کار یا خاموشی اضطراری با خطا همراه باشد. در این مقاله با استفاده از تکنیک‌های داده کاوی یک سیستم تصمیم‌یار طراحی شده است که روابط معنادار بین ویژگی‌هایی که حسگرها همه روزه در نیروگاه برق آبی آرشیو می‌کنند را می‌یابد. این روابط مانند قوانین استنتاج می‌توانند در تصمیم‌گیری دقیق و سریع کارشناسان کمک شایانی نموده و از آسیب به تجهیزات در تصمیمات اشتباه یا دیر هنگام جلوگیری نماید. نتایج بدست آمده از تحلیل داده‌های سالهای ۹۲ الی ۹۴ نیروگاه برق آبی مارون ۴۱ قانون برای تصمیم‌گیری سریع بدست آمده است که با بررسی‌های به عمل آمده توسط متخصصان فنی این نیروگاه ۴ قانون آن جدید و سودمند ارزیابی شده است.

واژه‌های کلیدی: خاموشی اضطراری، نیروگاه برق آبی، داده کاوی، قوانین استنتاج

تاریخ ارسال مقاله: ۱۳۹۶/۱/۲۱

تاریخ پذیرش مقاله: ۱۳۹۷/۲/۲۲

* نام نویسنده‌ی مسئول: الهام پروین نیا

نشانی نویسنده‌ی مسئول: شیراز - کیلومتر ۵ جاده صدرا - پردیس دانشگاه آزاد شیراز - دانشکده مهندسی - گروه کامپیوتر.

۱- مقدمه

با توجه به افزایش هر روزه ارزش انرژی و تقاضا برای مصرف انرژی در سالهای اخیر، تولید انرژی اهمیت بسیار زیادی پیدا کرده است و پژوهشهای زیادی در جهت بهبود کارایی فرایند تولید انرژی انجام شده است. با توجه به ماهیت انرژی الکتریکی و استفاده‌های زیادی که از آن در مصارف خانگی و صنعتی انجام می‌شود تحقیق اخیر با هدف بهبود فرایند تولید برق انجام می‌شود. محیط نیروگاهی تجهیزات بسیار زیادی دارد که بصورت یک سیستم توزیع شده کنترل می‌شود. برای تولید برق در نیروگاه برق آبی نیاز به احداث سد بر روی رودخانه می‌باشد که در کشورها با توجه به وجود رودخانه‌های با دبی آب مختلف امکان نصب این نوع نیروگاهها بسیار زیاد است. نیروگاههای آبی را بر اساس شیوه ساختمانشان می‌توان به دو صورت زیر تعریف کرد:

- نیروگاهی که جزیی از ساختمان سد بوده و با سد دارای ساختمان واحد است و آب را در پشت خود نگه می‌دارد که در اصطلاح به آن نیروگاه مسیر جریان (In-Stream) گویند.
- نیروگاهی که ساختمان آن با آب بندها یکی نیست و به آن اصطلاحاً نیروگاه خارج از مسیر جریان (Off-Stream) گویند. این نیروگاه ممکن است که در پشت سد یا جای دیگر روی زمین و یا بصورت زیرزمینی ساخته شود.

عمر مفید نیروگاه برق آبی بیش از ۵۰ سال بوده و به ۱۰۰ سال هم می‌رسد که در مقایسه با عمر نیروگاه بخاری (حدود ۲۵ تا ۳۰ سال) بسیار زیاد است. حدود ۱۹ درصد از کل انرژی الکتریکی تولیدی جهان بصورت برق آبی تولید می‌شود [۱]. به منظور تولید انرژی چرخشی توربین نیازی به سوخت نمی‌باشد. در نتیجه هزینه عملکرد نیروگاه بسیار کم می‌شود. بعلاوه با توجه به عدم نیاز سوخت به مخزن‌های ذخیره سوخت هم نیازی نیست. در این نیروگاهها هیچگونه آلودگی ناشی از گازهای حاصل از احتراق وجود ندارد و از این نظر مشکلی برای محیط زیست ایجاد نمی‌کند [۲]. زمان راه‌اندازی نیروگاه برق آبی بسیار کوتاه است و در زمان کمی (حدود چند دقیقه) قادر به هماهنگی با شبکه و اتصال به آن می‌باشد. هزینه نگهداری این نیروگاهها بسیار پایین است. جلوگیری از سیل و سیلابهای فصلی (با ایجاد سد) از دیگر مزایای نیروگاه برق آبی است [۱].

یکی از مسایل قابل تامل در بحث تولید برق اینست که نمی‌توان برق را تولید کرده و برای استفاده‌های آتی ذخیره کرد. پس تولید بدون وقفه و براساس نیاز صنعت برق کشور امری حیاتی است ولی براساس عوامل متعددی مانند تعمیرات، علائم هشدار در حسگرها، آسیب‌های فیزیکی تجهیزات و یا ارتفاع آب در پشت سد ممکن است نیروگاه فرایند تولید برق را متوقف سازد. لذا تشخیص زمان مناسب فعالیت یا عدم فعالیت نیروگاه بسیار حیاتی است و با کمک سیستمهای کنترلی

تعبیه شده در نیروگاه مانند گاورنر^۱ تلاش می‌شود بهترین تصمیم در جهت تولید یا عدم تولید برق و مراقبت از تجهیزات بعمل بیاید. فعالیت تولیدی نیروگاه به داده‌هایی که از طریق سیستم کنترل ثبت شده بستگی داشته و اتاق کنترل براساس آنها تصمیم نهایی را اتخاذ می‌نماید. بعلاوه ماهیت عملیاتی نیروگاه و وجود تجهیزات مختلف، داده‌های ثبت شده از سیستم کنترل که خروجی حسگرهای تعبیه شده روی سیستم می‌باشد معمولاً دارای نویز بوده و دقیق نمی‌باشند. داده‌های پالایش نشده زیادی لحظه به لحظه از طریق حسگرها در نیروگاه تولید و آرشیو می‌شوند. استفاده از تکنیک‌های داده‌کاوی می‌تواند در تصمیم‌گیری مناسب و سریع با توجه به حجم زیاد داده‌ها بسیار مفید واقع شود.

ادامه مقاله بگونه‌ای تدوین شده است که در بخش (۲) نحوه فعالیت نیروگاه برق آبی بطور مختصر تشریح می‌گردد. سپس در بخش (۳) مسئله مورد بررسی در این مقاله تبیین می‌شود. تحقیقات گذشته در این زمینه کاری در بخش (۴) معرفی شده اند تا اهمیت و جایگاه این مسئله نزد دیگر متخصصان نیز مشخص شود. روش کار و مراحل داده‌کاوی نیز در بخش (۵) بیان شده است. در بخش پایانی نیز جمع بندی و نتیجه‌گیری از این تحقیق بیان شده است.

۲- نحوه فعالیت یک نیروگاه آبی

نیروگاه برق آبی براساس تبدیل انرژیها کار می‌کند یعنی انرژی آب روان (انرژی جنبشی) پس از ذخیره به انرژی پتانسیل تبدیل شده و سپس با تنظیم جریان بشکل انرژی هیدرولیک ظاهر شده و وارد توربین و سپس ژنراتور می‌شود که حاصل کار انرژی الکتریکی است [۸]. تجهیزات نیروگاه آبی بر حسب کاری که انجام می‌دهند به چند گروه عمده تجهیزات تقسیم می‌گردند: تجهیزات تولید، تجهیزات کمکی، تجهیزات مکانیکی، تجهیزات برق که در شکل (۱) بصورت شماتیک یک نیروگاه برق آبی نشان داده شده است.

با توجه به اینکه تجهیزات نیروگاه گرانقیمت و بسیار حساس می‌باشند باید مکانیزمهای کنترلی مناسبی وجود داشته باشد تا از آنها محافظت بعمل بیاورد. زیرا در صورتیکه شرایط کارکرد مطلوب فراهم نباشد فرایند تولید برق به تجهیزات صدمه خواهد زد. دستگاه کنترل جریان توربین با یک تنظیم کننده گاورنر خودکار مجهز شده که کار آن ایقا سرعت چرخشی در یک سطح ثابت، بدون توجه به بار روی توربین می‌باشد. همچنین این تجهیز برای راه انداختن و توقف توربین و کنترل بار روی توربوژنراتور بکار گرفته می‌شود. گاورنر فرکانس (قدرت اکتیو-حقیقی) را کنترل نموده و یک سری اطلاعات را دریافت و در کنترل خود بررسی و بعد دستور می‌دهد. گاورنر از سه مجموعه مهم تشکیل می‌شود: حسگرها، مقایسه‌کننده و کنترل‌کننده، TC100. حسگرها شرایط مختلفی مانند: سرعت واقعی محور توربین، قدرت خروجی از

اتخاذ می‌کنند. پس براساس عوامل متعددی مانند تعمیرات، علائم هشدار در حسگرها، آسیب‌های فیزیکی تجهیزات و یا ارتفاع آب در پشت سد ممکن است فرایند تولید برق متوقف شود. لذا تشخیص زمان مناسب فعالیت یا عدم فعالیت نیروگاه بسیار حیاتی است. فعالیت تولیدی نیروگاه بستگی به داده‌هایی دارد که از طریق سیستم کنترل ثبت می‌شود و اتاق کنترل براساس آنها تصمیم‌نهایی را اتخاذ می‌نماید. با توجه به ماهیت عملیاتی نیروگاه و وجود تجهیزات مختلف، داده‌های ثبت شده که خروجی حسگرهای تعبیه شده روی سیستم می‌باشد معمولاً دارای نویز بوده و دقیق نمی‌باشند. هر چند سیستم‌های کنترلی موجود به نحو مطلوبی شرایط عملکرد را بررسی می‌کنند ولی بعلا مختلف مانند خطای انسانی یا خطای تجهیزات ممکن است تصمیم به ادامه کار یا خاموشی اضطراری با درصدی از خطا همراه باشد. اهمیت این موضوع باعث می‌شود روش‌های موازی با روش‌های موجود فعلی برای تصمیم‌گیری و تشخیص خطاها وجود داشته باشد. با توجه به حجم بسیار زیاد داده‌های تولید شده از جانب حسگرهای موجود، بررسی سنتی و نرم‌افزاری متداول نمی‌تواند ایده مناسبی باشد لذا روش‌های داده‌کاوی که برای بررسی حجم بالایی از داده‌ها توسعه یافته‌اند می‌توانند راهکارهای سریع و دقیقی در کنار روش‌های موجود در نیروگاه باشند.

در واقع روش پیشنهادی این تحقیق هیچگاه حذف کارشناسان نیروگاه را مد نظر ندارد و هدف آن معرفی یک سیستم کمکی برای تصمیم‌گیری سریع‌تر و دقیق‌تر می‌باشد.

۴- تحقیقات پیشین

تاکنون پژوهش‌های زیادی در حوزه انرژی و به طور خاص در زمینه برق با استفاده از داده‌کاوی انجام شده است. درمرجع [۶۵] شرکت برق کیوشو، داده‌های حسگرها و اطلاعات آب و هواهای مختلف را برای حفظ ایمنی نیروگاه‌های برق آبی را جمع‌آوری کرده است و علائم غیرطبیعی که ممکن است شرایط غیر معمول را بوجود آورد بررسی می‌کند. سپس نتایج که نشانگر الگوهای غیر معمول ارتعاش بلبرینگ و اطلاعات آب و هوا است با استفاده از روش ماشین بردار پشتیبان شناسایی می‌شود که این الگوها در تحمل لرزش و حفاظت از نیروگاه-های برق آبی در شرایط غیر معمول، مفید خواهد بود.

در پژوهش دیگری [۷] تجهیزات خودکاری برای بهینه‌سازی حفاظت در شرایط احتمالی خطا نصب شده است. سیستم اتوماتیک قطع و بارگذاری ژنراتور در نیروگاه برق آبی چرچیل آبشار در لابرادور نصب شده است. تکنیک‌های داده‌کاوی مانند درخت تصمیم و رگرسیون استفاده شده است. عکسهای بلادرنج از سیستم قدرت هیدروکبک^۳ در یک دوره ۵ ساله جمع‌آوری شده و نتایج زیادی از شبیه‌سازی حاصل می‌شود. پردازش این داده‌ها با استفاده از نرم‌افزار توسعه یافته دانشگاه لیژ انجام شده است. این رویکرد مناسب‌ترین پارامترها و تنظیمات بهینه برای سیستم اتوماتیک قطع و بارگذاری ژنراتور را

ترمینالهای استاتور ژنراتور، وضعیت گشودگی دریچه‌ها، هد خالص آب بالا دست توربین، ارتفاع خالص آب پائین دست توربین را رصد کرده و به مقایسه‌کننده‌ها منتقل می‌کنند [۳].

در مقایسه‌کننده و کنترل‌کننده اطلاعات، مقدار مطلوبی که به گاورنر داده ایم با مقادیر واقعی مقایسه می‌شود و اگر برابر نباشد (که به آن سیگنال خطا می‌گوئیم) به قسمت اصلی اطلاع می‌دهد. سیگنال خطا می‌تواند تناسبی که از یک محاسبه‌کننده می‌گذرد باشد یا مشتق و یا انتگرالی محاسبه کند و سپس یک سیگنال کنترلی خارج شود. تمام برنامه‌های گاورنر در مجموعه الکترونیکی بنام TC100 واقع در پانل کنترل توربین می‌باشد. حسگرهای اطراف توربین که مقادیر مطلوب را به آنها داده‌ایم و یک سری الگوریتم‌ها و معادلاتی که برای آنها تعریف شده وارد گاورنر و شیر کنترل تناسبی که شامل دو قسمت شیر پایلوت (راهنما یا هادی) مدار فرمان و شیر کنترل اصلی (مدار قدرت) است وارد می‌شود. علت دو قسمت بودن این شیر این است که سیگنال اولیه ضعیف و بعد از تقویت وارد شیر کنترل می‌شود. در مدار پاسخ، سرعتی ایجاد می‌شود که حرکت اسپول هر دو شیر را کنترل کرده و مقایسه می‌کند و بطور تناسبی (اگر صفر شود همانجا عمل می‌کند) اجرا می‌نماید [۳].

تقویت‌کننده‌ها^۲ از سیلندری که بوسیله کپسولهای گاز نیتروژن روغن را به سیستم گاورنر اعمال می‌کند تشکیل شده است. فشار درون کپسولهای نیتروژن بین خودشان و تقویت‌کننده تقسیم شده و پیستون درون تقویت‌کننده را تحت فشار قرار داده و طبیعتاً روغن را تحت فشار قرار می‌دهد و به سیستم گاورنر هدایت می‌کند. اگر در حین کار، الکتروموتورهای گاورنر از کار بیفتند تقویت‌کننده‌ها می‌توانند با کمک فشار گاز نیتروژن برای دستور دادن (حدود سه مرتبه) مورد استفاده قرار گیرند و همچنین می‌توانند ضربه‌های وارده از طرف پمپها در هنگام خاموشی اضطراری، باردهی و ضربه قوچ در اثر باز و بسته کردن سریع لوله‌های سیستم را خنثی کنند. بخش الکترونیک گاورنر شامل کنترل‌کننده حلقه بسته قابل برنامه‌ریزی و مجهز به پردازنده است که شامل سیگنالهای ورودی است و یک سیگنال خروجی دارد که نتیجه پردازش کنترل‌کننده را نشان می‌دهد. عملکرد این سیستم خاموش نمودن اضطراری گاورنر و همچنین بستن شیر پروانه‌ای می‌باشد. تنظیم سیستم بر اساس یک سرعت ایمن انجام می‌شود و وقتی که سرعت از مقدار نامی بالاتر رود یک سیگنال ممتد ارسال می‌نماید و واحد را متوقف می‌نماید [۳].

۳- شرح مسئله

حسگرها وضعیت بخش‌های مختلف نیروگاه را رصد کرده و ابزارهای کنترلی مانند گاورنر دستورات لازم را جهت فعالیت‌های کنترل نیروگاه صادر می‌کنند. همچنین کارشناسان براساس مقدار اعدادی که حسگرها و دماسنج‌ها نشان می‌دهند و براساس شرایط محیطی نیروگاه و تجربه در شرایط خاص تصمیم‌های لازم را جهت خاموشی اضطراری نیروگاه

با توجه به تحقیقات اخیر استفاده از تکنیک‌های داده‌کاوی در تصمیم‌گیری مناسب و سریع با توجه به حجم زیاد داده‌ها امری ضروری است. همچنین داده‌های پالایش نشده زیادی لحظه به لحظه در نیروگاه تولید و آرشیو می‌شود که برای تشخیص پارامترهای تاثیرگذار قوی می‌توان از فرایند داده‌کاوی بهره گرفت.

همانگونه که در [۱۰] بیان شده است حالت load-following در نیروگاه‌های هسته‌ای روش پیچیده‌ای است که در اغلب نیروگاه‌های هسته‌ای که در سالهای اخیر در کشورهای مختلف راه اندازی می‌شود مورد استفاده می‌باشد (روشهای و حالت‌های دیگر به نوعی منسوخ شده هستند). با توجه به اینکه همواره تغییرات قابل توجهی در بسیاری از فرایندهای مرتبط با نیروگاه هسته‌ای وجود دارد. به منظور داشتن یک برنامه کنترل جامع که بتواند همه جوانب را در کنترل بهتر نیروگاه لحاظ کند استفاده از تکنیک‌های داده‌کاوی معرفی شده است. این مطالعه رویکردی را برای استفاده از مدل‌های رگرسیون پیشنهاد می‌دهد. مجموعه داده‌ها برای داده‌کاوی با شبیه‌سازی دو برنامه کنترل ایستا از VVER-1000 NPP در نرم افزار Simulink از بسته نرم افزاری متلب بدست می‌آید.

در [۱۱] مطالعات جامعی در مورد روشهای داده‌کاوی برای شناسایی رویدادهای ایسلندینگ (islanding) در یک سیستم توزیع قدرت با نسل‌های توزیع مبتنی بر اینورتر ارائه شده است. ویژگی‌های مهم برای هر فاز در طرح تشخیص ایسلندینگ در جزئیات مورد بررسی قرار گرفته است. این ویژگیها از زمان اندازه‌گیری ولتاژ، فرکانس و تثبیت هارمونیک کل جریان و ولتاژ در نقطه اتصال مشترک است. مطالعات عددی روی سیستم IEEE 34-bus برای بررسی سناریوهای گوناگون از شرایط ایسلندینگ و غیر ایسلندینگ بوده است. سپس ویژگی‌های به دست آمده برای آموزش چندین تکنیک داده‌کاوی مانند درخت تصمیم‌گیری، ماشین بردار پشتیبانی، شبکه عصبی، و جنگل تصادفی استفاده می‌شود. نتایج شبیه‌سازی نشان می‌دهد که پارامترهای مهم ویژگی می‌تواند بر اساس رابطه بین ویژگی‌های استخراج شده مورد ارزیابی قرار گیرد. چهار ویژگی مهم که پس از شبیه‌سازی تشخیص دقیق ایسلندینگ را ممکن می‌کند ولتاژ اصلی THD، THD، جریان اصلی، سرعت تغییر ولتاژ و انحراف ولتاژ است. مقایسه روشهای داده‌کاوی انجام شده نشان می‌دهد روش جنگل تصادفی نسبت به بقیه روشهای مورد مطالعه دقت بالایی در شناسایی ایسلندینگ دارد.

پژوهشگران در [۱۲] برای گذر از شبکه‌های برق قدیمی و منسوخ شده به یک شبکه هوشمند با حسگرهای جاسازی شده هم‌مساله اقتصادی و هم‌مساله زیست محیطی را برای نظارت بر پایداری سیستم مورد بررسی همزمان قرار داده‌اند. با گسترش ابزارهای اندازه‌گیری هوشمند، رشد چشمگیر داده‌ها این گذر با سرعت و دقت بیشتری انجام می‌شود. [۱۲] خلاصه‌ای جامع در مورد وضعیت کنونی تکنولوژی داده‌بزرگ در ادغام شبکه هوشمند ارائه می‌دهد. ویژگیهای

مشخص می‌کند، به حداقل رساندن تعداد قطع ژنراتور با حفظ کارایی یک پوشش ایمن برای نیروگاه می‌باشد. قوانین جدید بر پایه دانش حاصل از این رویکرد می‌تواند تبیین شود.

در [۴] افزایش راندمان بویلرها با کمک داده‌کاوی در نیروگاه حرارتی باعث بهینه‌سازی بازده احتراق می‌گردد. مسئله بهینه‌سازی کارکرد سیستم احتراق در یک نیروگاه حرارتی ایجاد یک توازن بین افزایش بازده احتراق و کمینه‌سازی انتشار گازهای نامطلوب می‌باشد. فرایند احتراق در سیستم بویلر یک فرایند چندورودی چندخروجی، متغیر با زمان و به شدت غیرخطی می‌باشد. به همین خاطر تنظیم پارامترهای کنترل‌پذیر اصلی آن با استفاده از روشهای کلاسیک مبتنی بر مدلسازی مشکل می‌باشد. از آنجایی که سیستمهای کنترل توزیع شده به طور گسترده در نیروگاهها مورد استفاده قرار می‌گیرد، داده‌های مربوط به پارامترهای بویلر جمع‌آوری و ثبت می‌شوند. به همین خاطر استفاده از تکنیکهای داده‌کاوی یک روش بسیار موثر به منظور تنظیم بهینه پارامترهای احتراق می‌باشد. با توجه به اینکه داده‌های موجود، خروجی حسگرهای نصب شده روی سیستم است اغلب، داده‌ها دارای دقت مناسب نبوده و در بعضی مواقع نویز نیز روی آنها تاثیر می‌گذارد، به همین دلیل استفاده از مجموعه‌های فازی در تحلیل این داده‌ها بسیار مفید می‌باشد. بنابراین یک روش مبتنی بر تکنیک‌های داده‌کاوی فازی به منظور افزایش راندمان بویلر ارائه شده و سپس کارایی آن با استفاده از یک تست مجازی روی سیستم بویلر نیروگاه حرارتی ذوب آهن اصفهان مورد ارزیابی قرار می‌گیرد و میانگین کمترین افزایش راندمان طی انجام پنج آزمایش برابر ۰.۶۵۶ درصد است.

در [۸] یک سیستم عیب‌یابی و نظارت برای نیروگاه برق آبی معرفی شده است که وظیفه جمع‌آوری سیگنالها از قسمتهای مختلف نیروگاه و انتقال داده‌ها به مرکز عیب‌یابی مجازی را انجام می‌دهد. یک دسته‌بند با کمک ماشین بردار پشتیبان^۴ برای طبقه‌بندی عیبه‌ها مورد استفاده قرار گرفته است. روش ماشین بردار پشتیبان مورد استفاده دقت یادگیری بالایی دارد. بنابراین برای عیب‌مشخص شده راه‌حل مناسب را مشخص می‌کند. همچنین داده‌ها در مرکز عیب‌یابی و نظارت بصورت لحظه‌ای آنالیز شده و در اختیار کارشناسان قرار می‌گیرد تا کارشناسان نیز بتوانند در جریان تصمیم‌گیری سیستم قرار بگیرند و حمایت‌های عملیاتی لازم را مهیا سازند.

در پژوهش دیگری [۹] روشی برای پیش‌بینی خطای تاثیرگذار روی تجهیزات نیروگاهی بر اساس رگرسیون بردار پشتیبان معرفی شده است که ابتدا ضریب همبستگی برای انتخاب ویژگیهای مناسب به صورت یک بردار ویژگی محاسبه می‌شود و سپس با استفاده از روش جستجوی شبکه‌ای پارامترهای رگرسیون بردار پشتیبان بهینه شده و در انتها مدل پیش‌بینی با بردار ویژگی و پارامترهای بهینه‌سازی شده ساخته می‌شود. نتیجه این پژوهش نشان می‌دهد که مدل ایجاد شده توسط نویسندگان آن قادر به پیش‌بینی نقاط بارزش با دقت بالایی می‌باشد.

اجرای ذرات بهینه‌سازی ذرات بسیار کمتر از الگوریتم ژنتیک است. نیروگاه برق آبی Mangla می‌تواند تولید برق تا ۵۹ * ۱۰۹ کیلووات ساعت را با استفاده از جریان‌های بهینه از تولید ۴۷ * ۱۰۸ کیلووات ساعت از روش‌های سنتی تولید کند.

۵- روش کار و مراحل داده‌کاوی

از دیدگاه محققین فرایند داده‌کاوی در جهت کشف دانش طی مراحل زیر انجام می‌شود:

- (۱) جمع‌آوری داده‌ها
- (۲) پیش‌پردازش داده‌ها، انتخاب و مرتب کردن آنها
- (۳) اتخاذ بهترین روش داده‌کاوی برای دستیابی به هدف
- (۴) تحلیل داده‌ها بر اساس روش تعیین شده
- (۵) ارزیابی و اعتبارسنجی یافته‌ها
- (۶) استفاده از نتایج و تثبیت و تحکیم دانش کشف شده
- (۷) تصمیم‌گیری بر اساس دانش کشف شده

۵-۱- جمع‌آوری داده‌ها

در نیروگاه‌های آبی بر اساس سیاست‌های موجود، داده‌ها در بازه‌های زمانی مختلفی بررسی و ذخیره می‌شود. به عنوان مثال بازه ممکن است یک ساعته یا سه ساعته یا روزانه یا هفتگی و ... باشد. در این تحقیق از داده‌های ثبت شده بصورت سه ساعته از سال ۱۳۹۲ تا ۱۳۹۴ در نیروگاه برق آبی مارون بهبهان استفاده شده است. در این نیروگاه داده‌ها توسط یک کارشناس با مراجعه به تک تک حسگرها یا دماسنج‌های تعبیه شده و یادداشت آنها جمع‌آوری می‌شود. در گذشته فرم جمع‌آوری داده‌ها که لاگ شیت نامیده می‌شود بصورت کاغذی در زونکن‌های مخصوصی نگهداری می‌شد. ولی امروزه کارشناس هنگام جمع‌آوری داده‌ها بجای نوشتن در کاغذ آنها را در دستگاهی بنام PDL وارد می‌کند و دستگاه از طریق پورت USB یا کابل RS-232 به کامپیوتر متصل شده و داده‌های موجود در آنها به سیستم منتقل می‌شود.

در اغلب نیروگاه‌های امروزی علاوه بر روش مراجعه حضوری کارشناس یک شبکه ارتباطی مکانیزه نیز وجود دارد که داده‌ها را به اتاق کنترل منتقل می‌کند ولی با توجه به اینکه اغلب حسگرها مکانیکی بوده و تابع شرایط محیطی هستند ممکن است گیر کرده و نتوانند داده واقعی را ارسال کنند. بنابراین مراجعه کارشناس ضروری است تا حسگر را از نزدیک ببیند تا در صورت لزوم با ضربه یا تکان دادن، حسگر داده واقعی را نشان بدهد. خطای انسانی در یادداشت کردن داده‌ها امری اجتناب‌ناپذیر است. بعنوان مثال براساس درجه اهمیتی که اپراتور برای یک حسگر خاص قائل است عدد خوانده شده را ممکن است گرد کند.

شبکه هوشمند و چند منبع داده انرژی مورد بحث قرار می‌گیرد. سپس، این مقاله جامع برنامه‌ها را با استفاده از داده‌های بزرگ در شبکه هوشمند خلاصه می‌کند، که همچنین شامل برخی از برنامه‌های کاربردی با نام تجاری جدید با آخرین فن‌آوری‌های بزرگ داده است. علاوه بر این، برخی از سیستم‌عامل‌های اصلی و تکنیک‌های استخراج دانش به منظور ترویج بینش‌های داده‌های بزرگ مورد بررسی قرار می‌گیرند. در نهایت، چالش‌ها و فرصت‌ها در این مقاله ذکر شده است.

یکی از موضوع‌های دیگری که در سال‌های اخیر در صنعت برق از داده‌کاوی و الگوریتم‌های تکاملی برای یافتن راه حل مناسب‌تر استفاده کرده است، تحقیقات در مورد انتخاب محل مناسب محل نصب نیروگاه می‌باشد [۱۳]. ارزیابی تأثیرات زیست‌محیطی اغلب به عنوان یک الزام قانونی در انتخاب سایت برای چندین دهه مورد استفاده قرار می‌گیرد. هدف از این کار فعلی، توسعه یک مدل برای تصمیم‌گیرندگان برای رتبه‌بندی یا طبقه‌بندی پروژه‌های مختلف نیروگاه با توجه به ویژگی‌های چند معیار مانند کیفیت هوا، کیفیت آب، هزینه تحویل انرژی، تأثیر محیط زیست، خطر طبیعی و مدت زمان پروژه است. مطالعه موردی در [۱۳] مربوط به استفاده از الگوریتم ژنتیک برای پیش‌بینی نسبی چند لایه برای رتبه‌بندی موقعیت‌های مختلف نیروگاه در هند است.

[۱۴] یک چارچوب تصمیم‌گیری چند معیاره نرو-فازی ارائه می‌دهد که از مزایای هر دو شبکه عصبی و رویکرد فازی استفاده می‌کند. هدف از این کار این است که سیاست‌گذاران را قادر سازیم تا بهترین محل برای نصب نیروگاه برق آبی را با در نظر گرفتن معیارهای مهم مانند اثرات زیست‌محیطی و محیطی، خصوصیت، تأثیر اجتماعی اقتصادی، هزینه تحویل انرژی، کیفیت آب و کیفیت هوا انتخاب کنند. در مطالعه موردی، شبکه عصبی چندبخشی پرسپترون آموزش دیده با الگوریتم ژنتیکی برای طبقه‌بندی هر یک از ویژگی‌های مهم سایت نیروگاه به کلاس‌های مختلف مورد استفاده قرار می‌گیرد. در مرحله نهایی، با استفاده از استدلال فازی، امتیاز به رتبه‌بندی و یا اولویت‌بندی مختلف موجود و همچنین آینده سایت برای نصب نیروگاه برق آبی در هند اختصاص داده است.

مطالعه دیگری [۱۵] به بررسی تولید برق مطلوب از مخزن منگل در پاکستان تمرکز دارد. در این مقاله یک مدل ریاضی برای نیروگاه برق آبی Mangla و تکنولوژی بهینه‌سازی ذرات و الگوریتم ژنتیک در این مدل برای تولید برق بهینه استفاده شده است. نتایج نشان داد که تولید برق با استفاده از تکنیک‌های بهینه‌سازی در مدل ریاضی پیشنهاد شده افزایش می‌یابد. الگوریتم ژنتیک می‌تواند حداکثر الکتریسیته را از بهینه‌سازی ذرات ذره تولید کند، اما زمان

و سرعت کار بالاتر رود. روش مورد استفاده در این تحقیق گسسته-سازی بخشی است یعنی کل محدوده مقادیر پیوسته به n بخش بصورت بازه های $[a, b]$ تقسیم می‌شوند. a و b مقادیر ابتدا و انتهای هر بخش می‌باشند. به هر بازه یک مقدار عددی از 1 تا n انتساب داده می‌شود. سپس مقدار ویژگی بر حسب اینکه در کدام بازه قرارگیرد با عدد بازه مربوطه جایگزین می‌گردد.

باینری سازی : از آنجا که عملیات داده کاوی مورد نظر ما استخراج قوانین انجمنی بود، رکوردها باید به صورت تراکنشی باشند. و حضور و عدم حضور یک ویژگی در رکورد مطرح می‌شود. برای این منظور هر ویژگی گسسته با مقادیر 1 تا n را به n ویژگی باینری با مقادیر صفر و یک تبدیل می‌کنیم. برای مثال چنانچه ویژگی A دارای 4 بازه باشد که با مقادیر 1 تا 4 مقدار دهی می‌گردد، و رکوردی را در نظر بگیریم که مقدار ویژگی A آن 3 باشد، در آنصورت ویژگی A به 4 ویژگی A_1, A_2, A_3, A_4 بسط داده می‌شود که مقدار ویژگی A_3 آن برابر با 1 و بقیه آنها صفر می‌شوند.

تعیین دسته رکورد: برای تعیین دسته یک رکورد، براساس نظر کارشناسی متخصصین نیروگاهها یک نیروگاه برق آبی در سه حالت کاری فعالیت می‌کند:

۱- معمولی (زمانی که نیروگاه در حال تولید بوده و مشکلی

مشاهده نمی‌شود)

۲- هشدار یا Alarm (برای عملکرد هر بخش یک آستانه

هشدار وجود دارد که در این شرایط کارشناسان هشدار

داده شده را بررسی کرده و تصمیم مناسب اتخاذ می‌کنند)

۳- خاموشی اضطراری یا Trip (زمانی که نیروگاه از مدار تولید

برق خارج می‌باشد)

با کمک ابزارهای داده‌کاوی داده‌ها را براساس سه دسته، طبقه بندی می‌کنیم. مقدار 1 برای معمولی مقدار 2 برای هشدار و مقدار 3 برای خاموشی اضطراری در نظر گرفته شد.

پس از مرحله پیش پردازش فایل حاصل دارای 3957 رکورد می‌باشد.

۵-۳- انتخاب ویژگیهای تاثیر گذار و کاهش ابعاد

داده ها

تعداد ویژگیهایی که در یک لاگ شیت یادداشت می‌شود بسیار زیاد است و ازطرف دیگر واحدهای مختلف لاگ شیت مخصوص به خود داشته و همانگونه که در جدول (۱) بیان شد فایلهای زیادی وجود دارند که با تجمیع در یک فایل، حجم فایل نهایی بسیار بالا رفته و پردازش بسیار زمان‌بر خواهد بود. از طرفی درجه اهمیت همه ویژگیها با هم برابر نیست و همچنین بعضی از ویژگیها در بازه مورد بررسی بدون تغییر هستند (ثابت). پس به راحتی می‌توان ویژگیهای ثابت را حذف کرد و در مورد حذف ویژگیهای کم اهمیت تر تصمیم‌گیری کرد.

داده‌های جمع‌آوری شده در هر روز از منابع مختلفی که بعضی از آنها در جدول (۱) نشان داده شده اند جمع‌آوری و بصورت فایلهای اکسل ذخیره می‌گردند. هر فایل دارای ویژگیهای مختلفی است که ویژگی واحد متبوع خود را بیان می‌کند. بعنوان نمونه در گاورنر فقط دماسنج روغن تانک ثبت می‌شود و در فایل توربین دماسنج روغن تانک و دماسنج پد ثبت می‌شود.

جدول (۱): اسامی بعضی از فایلهای گزارش گیری بصورت اکسل

نام فایل
ارتعاشات واحد
پارامترهای تولید واحد نیروگاه
ترانس اصلی
ترانس کمکی نیروگاه
توربین
ژنراتور
گاورنر
کولینگ نیروگاه

۵-۲- پیش پردازش داده ها

برای اینکه از فایلهای جمع آوری شده در مرحله قبل اطلاعات ارزشمندی بدست آوریم که قابل تحلیل و آنالیز باشند بایستی این فایلهای را با یکدیگر تجمیع کنیم که این مرحله جزو پیش پردازش داده‌ها محسوب می‌شود.

هریک از مقادیر اندازه گیری شده توسط حسگرها و دماسنج ها به عنوان یک ویژگی در نظر گرفته می‌شود. مجموعه ویژگیها که به صورت همزمان اندازه گیری می‌شوند یک رکورد را تشکیل می‌دهند. پس از تجمیع فایلهای عملیات پاکسازی داده ها آغاز می‌گردد. پاکسازی داده ها فایل اطلاعات را به گونه ای آماده می‌کند که انجام الگوریتم های داده کاوی میسر گردد و شامل مراحل زیر است:

ساماندهی ویژگیهای خالی : پس از تجمیع بسیاری از ویژگیهایی که مقدار آنها خالی بود (بعلت خطای اندازه‌گیری یا سهل انگاری اپراتورهای ثبت مقادیر، خالی مانده اند) حذف می‌شوند تا کار با رکوردهایی انجام شود که همه ویژگیهای آن مشخص باشد.

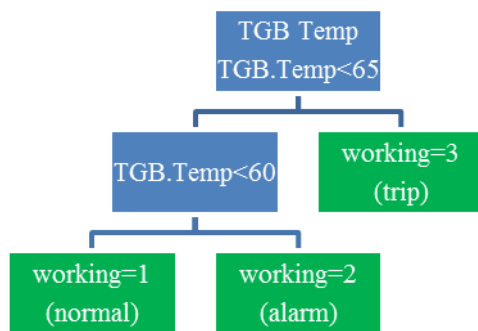
حذف نویز و داده های پرت : یکی از موارد مهم دیگر حذف مقادیر نویز و داده‌های پرت در میان ویژگیهاست که در پیش پردازش انجام گرفت. برای حذف نویز از روش خوشه‌بندی استفاده گردید و رکورد مربوط به خوشه‌های تک عضوی (داده پرت) حذف شدند.

گسسته سازی : تبدیل مقادیر پیوسته به گسسته برای مقادیر ویژگیهایی که پیوسته هستند، گسسته سازی نامیده می‌شود. گسسته‌سازی به این منظور صورت می‌پذیرد که در مسائل پیچیده داده‌کاوی با حجم بالای رکوردها و ویژگیها، سختی مسئله کاهش یابد

دسته معمولی و هشدار و خاموشی اضطراری درخت تصمیم‌گیری ویژگی دماسنج TGP را به عنوان ویژگی‌های با قدرت تفکیک پذیری بالا معرفی می‌نماید (شکل ۲).
حد آستانه برای ورود به یک دسته خاص در جدول ۳ نشان داده شده است.

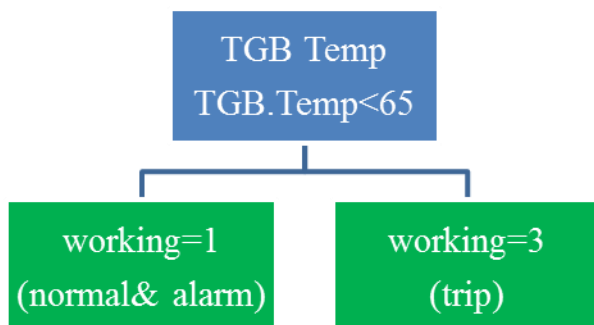
جدول (۳): آستانه تریپ و هشدار در نیروگاه برق آبی مارون بهبهان

Trip		Alarm		ویژگی
کانال B	کانال A	کانال B	کانال A	
200 μ m	200 μ m	175 μ m	175 μ m	CB
200 μ m	200 μ m	175 μ m	175 μ m	UGB
350 μ m	350 μ m	310 μ m	310 μ m	TGB
65°		60°		دماسنج TGB
99°		89°		دماسنج سیم پیچ



شکل (۲): درخت تصمیم سه دسته جهت یافتن ویژگی‌های جداکننده

در یک آزمایش دیگر با ادغام دسته‌های معمولی و هشدار در یکدیگر بعنوان یک دسته (دسته ۱) و خاموشی اضطراری به عنوان دسته ۲ مجدد طبقه‌بندی را اعمال می‌کنیم. طبقه‌بندی با دو دسته، تصمیم‌گیری را ساده‌تر می‌کند و با یک بررسی شرط ساده ما را به دسته مورد نظر می‌رساند. در این حالت نیز مانند سه دسته، ویژگی دماسنج TGP تعیین‌کننده و قدرت تفکیک‌سازی خوبی دارد (شکل ۳).



شکل (۳): درخت تصمیم دو دسته جهت یافتن ویژگی‌های جداکننده

برای کاهش ابعاد داده‌ها و حذف فیلدهای کم‌اهمیت‌تر روش‌های مختلفی مانند استفاده از درخت تصمیم‌گیری یا تحلیل مولفه‌های اصلی وجود دارند [۱۶]. هدف مشترک همه روش‌ها، کاهش حجم داده‌ها جهت افزایش سرعت عملیات می‌باشد بشرطی که دقت کار کاهش نیابد. در بین ویژگی‌های بسیار زیادی که در لاگ شیت نیروگاه وجود دارد همگی ویژگی‌ها هم اولویت و دارای ارزش برابر نیستند. در این تحقیق به دو روش ویژگی‌های تاثیرگذار را انتخاب کردیم.

روش اول: استفاده از روش PCA^۵

روش PCA بهترین روش برای کاهش ابعاد داده‌هاست. در این روش که مبتنی بر جبر خطی و مقادیر ویژه است، برای هر ویژگی ضریب تاثیر محاسبه می‌گردد. با حذف ویژگی‌های با ضرایب کم‌اهمیت بدست آمده از این تبدیل، اطلاعات از دست رفته نسبت به روش‌های دیگر کمتر است. در این روش محورهای مختصات جدیدی برای داده‌ها تعریف شده و داده‌ها براساس این محورهای مختصات جدید بیان می‌شوند. اولین محور باید در جهتی قرار گیرد که واریانس داده‌ها بیشینه شود (یعنی در جهتی که پراکندگی داده‌ها بیشتر است). دومین محور باید عمود بر محور اول به گونه‌ای قرار گیرد که واریانس داده‌ها بیشینه شود. به همین ترتیب محورهای بعدی عمود بر تمامی محورهای قبلی به گونه‌ای قرار می‌گیرند که داده‌ها در آن جهت دارای بیشترین پراکندگی باشند [۱۶].

در جدول (۲) نمایی از ویژگی‌های تاثیرگذار که با کمک وزن دهی و نظارت کارشناسان جمع‌آوری شده است نشان داده شده است.

جدول (۲): ویژگی‌های تاثیرگذار در داده‌های جمع‌آوری شده

نام ویژگی	توضیح	نام بخش
TGB Temp	دماسنج TGB	توربین
Winding Temp	دماسنج سیم پیچ	ترانس اصلی
CB.A	یاتاقان کمباین	ارتعاشات یاتاقانها
CB.B	یاتاقان کمباین	ارتعاشات یاتاقانها
UGB.A	یاتاقان راهنمای بالایی	ارتعاشات یاتاقانها
UGB.B	یاتاقان راهنمای بالایی	ارتعاشات یاتاقانها
TGB.A	یاتاقان توربین	ارتعاشات یاتاقانها
TGB.B	یاتاقان توربین	ارتعاشات یاتاقانها
Working	کارکرد نیروگاه (۱ = عادی، ۲ = هشدار، ۳ = تریپ)	کارکرد کلی نیروگاه

روش دوم: برای تعیین ویژگی‌های تاثیرگذار از درخت تصمیم‌گیری استفاده می‌کنیم. درخت تصمیم‌گیری فرایند طبقه‌بندی داده‌ها براساس مقادیر ویژگی‌ها می‌باشد. در این روش ویژگی‌های جداکننده قوی در ریشه و شاخه‌های بالاتر قرار گرفته و ویژگی‌ها با مقدار جداکننده ضعیف نزدیک به برگ‌ها قرار می‌گیرند. براساس تعریف سه

ویژگیها را معرفی می کند که تکرار آنها حداقل برابر یا بزرگتر از حد آستانه پشتیبان^۸ باشد. پشتیبان برای یک مجموعه ویژگی A از رابطه زیر محاسبه می گردد.

$$A = \{a_1, a_2, \dots, a_k\}$$

$$\text{Support}(A) = P(a_1, a_2, \dots, a_k) / \text{no. of transactions}$$

(۳)

در مرحله دوم کلیه ترکیبات ممکن از ویژگیهای درون یک مجموعه پرتکرار مانند A برای ساخت قوانین به صورت $P \rightarrow Q$ استفاده می شود. P و Q هر دو زیر مجموعه های غیر تهی از A هستند که اجتماع آنها برابر با خود A می شود.

تعداد قوانین تولید شده ممکن است بسیار زیاد باشد. اما تنها قوانینی به عنوان یک قانون تاثیر گذار مورد قبول واقع می شوند که دارای حداقل مقدار سطح آستانه پشتیبانی و سطح آستانه اطمینان^۹ باشند.

چالش عمده در کاوش مجموعه قوانین انجمنی این است که اغلب تعداد بسیار زیادی از مجموعه ویژگیها هستند که پشتیبان آنها بزرگتر یا مساوی حداقل آستانه پشتیبان است. به خصوص هنگامی که آستانه پشتیبان با مقدار کوچکی تنظیم شده باشد. البته تنظیم مقدار کوچک برای آن این امتیاز را دارد که قوانین بیشتری که شاید از دید ما پنهان مانده باشند را مشخص می کند که ممکن است مورد توجه کارشناس فنی نیروگاه قرار بگیرد.

معیارهای پشتیبان و اطمینان برای انتخاب قوانین انجمنی جالب و قوانین ناجالب کافی نیستند. در واقع پشتیبان و اطمینان کمک می کنند تراکنش های بهتر انتخاب شوند ولی بررسی اینکه در تراکنش انتخابی چه میزان همبستگی بین مقدم و تالی قانون وجود دارد با کمک معیارهای پشتیبان و اطمینان امکانپذیر نیست.

جهت تکمیل و تقویت دقت انتخاب می توان از معیار همبستگی نیز استفاده کرد. یکی از معیارهای همبستگی، لیفت^{۱۰} می باشد [۱۶]. براساس تعاریف صورت گرفته در روابط (۱) و (۲) معیار لیفت بصورت رابطه (۴) تعریف می شود.

$$\text{Lift}(A, B) = P(A \cup B) / P(A)P(B)$$

(۴)

چنانچه نتیجه رابطه (۴) کوچکتر از یک باشد، مجموعه های A و B همبستگی منفی دارند. بدین معنی که محتمل است حضور و پیشامد یکی باعث نبودن دیگری شود. اگر نتیجه رابطه (۳) مقداری بزرگتر از یک باشد، پیشامدهای A و B دارای همبستگی مثبت هستند و حضور یکی دلالت بر بودن دیگری خواهد داشت. اگر نتیجه رابطه (۴) برابر با مقدار یک باشد، A و B مستقل هستند و میان آنها وابستگی وجود ندارد. در واقع معیار لیفت نشان می دهد که چگونه درجه یکی از پیشامدها باعث افزایش رخداد و پیشامد دیگر است.

در حالت کلی ویژگی دماسنج TGP قابلیت تفکیک بسیار خوبی دارد و از بررسی درخت تصمم شکل (۱) و (۲) نیز این موضوع مشخص است اما اگر این ویژگی را در ساخت درخت تصمم دخالت ندهیم فرض کنیم در یک شرایط خاص و عملیاتی نتوانیم دمای TGP را اندازه بگیریم) و بخواهیم با بقیه ویژگیها درخت را بسازیم با کمک درخت تصمم مشابه شکل (۲) یا (۳) مشخص می شود که ویژگی دمای winding در ریشه قرار می گیرد و قابلیت جداکنندگی بهتری نسبت به بقیه دارد. پس قوانینی که ویژگیهای دمای TGP و دمای winding را بررسی می کنند اهمیت بیشتری برای طبقه بندی دارند.

۴-۵- قواعد انجمنی

قوانین انجمنی به دنبال کشف مشارکت ها و همبستگی ها و روابط جالب بین داده های موجود در یک پایگاه داده می باشد. کشف الگوهای جالب از میان مقدار متنابهی از تراکنش های تجاری یا صنعتی می تواند در بسیاری از فرایندهای تصمم گیری راهگشا باشد. در مسأله جاری، کشف الگوهای جالب در میان اطلاعاتی که از حسگرها و دماسنجهای جمع آوری شده می تواند کارشناسان فنی را در اتخاذ تصمیمات صحیح تر یاری دهد.

فرض کنید $I = \{I_1, I_2, I_3, \dots, I_m\}$ مجموعه اقلام باشد و D پایگاه داده ای است که شامل مجموعه ای از تراکنش ها است که هر تراکنش دارای یک شناسه و همچنین مجموعه اقلامی است که زیر مجموعه ای از I باشد. اگر A و B از اعضای مجموعه اقلام I باشد. یک قانون انجمنی بصورت $A \Rightarrow B$ بیان می شود. این قانون بیان می کند که وقوع ویژگی B تحت تاثیر وقوع ویژگی A است. سمت چپ و راست قانون می تواند ترکیبی از ویژگیها باشد.

۵-۵- تولید قوانین انجمنی و ارزیابی آنها

بطور کلی کشف قوانین انجمنی یک فرایند دو مرحله ای است:

مرحله اول: یافتن کلیه مجموعه های داده های مکرر (پرتکرار).

مرحله دوم: تولید قوانین انجمنی قوی از مجموعه داده های مکرر.

برای یافتن مجموعه های پرتکرار و همپنین برای ارزیابی قوانین استخراج شده نیاز به معرفی دو معیار کمی مهم به نام پشتیبان^۶ و اطمینان^۷ می باشد.

میزان پشتیبان و اطمینان قانون $A \Rightarrow B$ در مجموعه تراکنشی D بصورت زیر تعریف می شود.

$$\text{Support}(A \Rightarrow B) = P(A \cup B) = P(A, B) / \text{no. of transactions}$$

(۱)

$$\text{Confidence}(A \Rightarrow B) = P(B|A) = P(A, B) / P(A)$$

(۲)

در مرحله اول با استفاده از الگوریتم معروف Apriori مجموعه ویژگیهای پرتکرار را بدست می آوریم. این الگوریتم مجموعه هایی از

۵-۶- نتایج بدست آمده

داده‌های پاکسازی شده نیروگاه برق آبی مارون که شامل ۳۹۵۷ رکورد و ۸ ویژگی انتخاب شده بودند در تولید قوانین انجمنی مورد استفاده قرار گرفتند. این داده‌ها دارای یک ویژگی اضافه دیگر تحت عنوان دسته نیز می‌باشند. دسته‌ها شامل معمولی و هشدار و خاموشی اضطراری می‌باشد. هدف از انجام این پروژه بررسی حالت هشدار است. چون حالت معمولی که عملکرد عادی است و ما به دنبال پیدا کردن روابط بین ویژگی‌ها در حالت هشدار هستیم به این هدف که به حالت خاموشی اضطراری نرسیم. بنابراین قوانینی که به حالت هشدار منتج می‌شود را بیشتر مورد توجه قرار می‌دهیم.

به کمک الگوریتم Apriori و استفاده از پکیج Rattle قوانینی که دارای حداقل پشتیبان باشند استخراج شده‌اند. حداقل سطح پشتیبان ۰.۱ در نظر گرفته شده است. علت کوچک در نظر گرفتن آن ایجاد شانس برای تولید قوانین بیشتر است. تعداد این قانونها ۴۱ عدد می‌باشد که در جدول (۴) همراه با میزان سطح اطمینان و مقدار لیفت قانون آورده شده‌اند. جدول براساس مقدار بالاترین سطح اطمینان مرتب شده است. بسته به آنکه حداقل آستانه سطح اطمینان چقدر در نظر گرفته شود، تعدادی از قوانین انتخاب می‌شوند. لازم به ذکر است که در صورتی بین مقدم و تالی یک قانون ارتباط مستقیم وجود دارد که مقدار لیفت آن قانون بزرگتر از یک باشد.

از آنجا که هدف از انجام این پژوهش تحلیل داده‌ها در حالت هشدار بود، تنها قوانینی که تالی آنها به حالت هشدار ختم می‌شود و دارای سطح آستانه قابل قبول و لیفت بزرگتر از یک باشند در نظر گرفته شده‌اند.

قوانین استخراج شده باید توسط کارشناسان فنی مورد ارزیابی قرار گیرند. بعضی از قوانین حقایق گذشته را مجدداً اثبات می‌کنند و بعضی از آنها دانش نوینی است که از میان داده‌ها استخراج می‌گردند. ۴ قانون زیر دانش نوینی است که توسط کارشناسان نیروگاه برق مارون شناسایی شده است.

- 1) if TGB.temp<=62 class= between (normal,alarm]
- 2) if UGB.B<=85 and TGB.temp<=63 then
class= between (normal,alarm]
- 3) if UGB.B<= 85 then class=between (normal,alarm]
- 4) if UGB.A<=93 then class= between (normal,alarm]

این قوانین به زبان ساده بصورت زیر نوشته می‌شوند:

- ۱- اگر شرایط بگونه‌ای مهیا شود که دمای یاتاقان توربین کمتر از ۶۲ درجه سانتیگراد باشد نیروگاه نهایتاً هشدار می‌دهد ولی هیچگاه تریپ بوجود نمی‌آید.

- ۲- اگر دمای یاتاقان توربین کمتر از ۶۳ درجه و لرزش یاتاقان بالای ژنراتور کمتر از ۸۵ میکرومتر باشد نیروگاه نهایتاً هشدار می‌دهد ولی هیچگاه تریپ بوجود نمی‌آید.
- ۳- اگر لرزش یاتاقان بالای کانال B ژنراتور کمتر از ۸۵ میکرومتر باشد وارد تریپ نمی‌شویم.
- ۴- اگر لرزش یاتاقان بالای کانال A ژنراتور کمتر از ۹۳ میکرومتر باشد وارد تریپ نمی‌شویم.

۶- نتیجه‌گیری

در این مقاله با بکارگیری کشف قوانین انجمنی تلاش شد روابطی معنادار از ویژگی‌هایی که حسگرها در نیروگاه برق آبی مارون به‌بهان همه روزه آرشیو می‌کنند یافته شود تا بکمک آنها بتوان مکانیزمی کمکی برای تصمیم‌گیری در مورد حالت خاموشی اضطراری یا فعالیت عادی نیروگاه ایجاد کرد. این مکانیزم با استفاده از تکنیک داده‌کاوی دقت تصمیم‌گیری را افزایش داده و از آسیب به تجهیزات در تصمیمات اشتباه یا دیر هنگام کمک می‌کند.

سپاسگزاری

در پایان از مدیریت و کارشناسان شرکت بهره‌برداری از سد و نیروگاه برق آبی مارون به‌بهان که ما را در انجام این تحقیق یاری کردند تقدیر و تشکر می‌نماییم.

مراجع

- [۱] م. خواجه پور، م. عارف پور، م. غیائی، "نیروگاههای برق آبی: مزایا، معایب و مقایسه با دیگر روشهای تولید انرژی"، اولین کنفرانس بین‌المللی و سومین کنفرانس ملی سد و نیروگاههای برق آبی، تهران، ایران، ۱۳۹۰.
- [۲] م. عباسپور، ع. کرباسی، ع. پهلوان، ح. رحیمی پور انارکی، س. مطهری، "مطالعات پایه و بررسی اثرات زیست محیطی نیروگاههای برق آبی (نمونه موردی نیروگاه سردآبرود)"، فصلنامه علمی پژوهشی علوم و تکنولوژی محیط زیست، دوره دوازدهم، شماره دو، ۱۳۸۹.
- [۳] ح. فیروزی: آشنایی با بهره‌برداری از نیروگاه‌های برق آبی، چاپ اول، نشر فدک ایستاتیس، تهران، ۱۳۹۲.
- [۴] م. پارسا، ع. وحیدیان کامیاد، م. نقیبی نیستانی، "افزایش راندمان بویلر نیروگاه حرارتی ذوب آهن اصفهان با استفاده از داده‌کاوی فازی"، بیست و ششمین کنفرانس بین‌المللی برق، تهران، ایران، ۱۳۹۰.
- [5] T. Onoda, N. Ito, H. Yamasaki, "Unusual Condition Mining for Risk Management of Hydroelectric Power Plants", Proc. of ICDM-06 Workshops Workshop on Risk Mining, 2006. Plamondon, R., Lorette, G., "Automatic Signature Verification and Writer Identification - The State of the Art", Pattern Recognition, Vol. 22, pp. 107-131, 1989.

7. confidence
8. min_support
9. min_confidence
10. lift

- [6] T. Onoda, N. Ito, H. Koreeda, "Interactive trouble condition sign mining for hydroelectric power plants", *World Automation Congress (WAC)*, 2010.
- [7] J.A. Huang, S. Harrison, G. Vanier, A. Valette, L. Wehenkel, "Application of data mining to optimize settings for generator tripping and load shedding system in emergency control at Hydro-Québec", *COMPEL - The international journal for computation and mathematics in electrical and electronic engineering*, Vol. 23 Iss: 1, pp.21 – 34, 2004.
- [8] Selak, L., Butala, P., Sluga, A., "Condition monitoring and fault diagnostics for hydropower plants", *Comput. Ind.* 65(6), 924–936 (2014), 2014.
- [9] Jiang Liu, Guangzhen Geng, "Fault Prediction for Power Plant Equipment Based on Support Vector Regression", *2015 8th International Symposium on Computational Intelligence and Design*, 2015.
- [10] T. Foshch, J. Machado, F. Portela, M. Maksimov, O. Maksimova, 2017, "Comparison of Two Control Programs of the VVER-1000 Nuclear Power Unit Using Regression Data Mining Models", ISSN 2073-6231. *Ядерна та радіаційна безпека* 3(75).
- [11] Aziah Khamis, Yan Xu, Azah Mohamed, 2017, "Comparative Study in Determining Features Extraction for Islanding Detection using Data Mining Technique: Correlation and Coefficient Analysis", *International Journal of Electrical and Computer Engineering (IJECE)*, ISSN: 2088-8708, Vol. 7, No. 3, June 2017, pp. 1112 – 1124.
- [12] Chunming Tu, Xi He, Zhikang Shuai, Fei Jiang, 2017, "Big data issues in smart grid – A review", *Renewable and Sustainable Energy Reviews*, 79 (2017) 1099–1107.
- [13] Benjamin A. Shimray, Kh. Manglem Singh, Thongam Khelchandra, R. K. Mehta, 2017, "Ranking of Sites for Installation of Hydropower Plant Using MLP Neural Network Trained with GA: A MADM Approach", *Hindawi Computational Intelligence and Neuroscience* Volume 2017, Article ID 4152140, 8 pages, <https://doi.org/10.1155/2017/4152140>.
- [14] Benjamin A. Shimray, Kh. Manglem Singh, Thongam Khelchandra, R. K. Mehta, 2017, "A New MLP-GA-Fuzzy Decision Support System for Hydro Power Plant Site Selection", *Arab J Sci Eng*, DOI:10.1007/s13369-017-2885-4
- [15] Muhammad Zaman et al., 2017, "Optimization of Mangala Hydropower Station, Pakistan, using Optimization Techniques", *MATEC Web of Conferences* 136, 02010 (2017), DOI: 10.1051/mateconf/201713602010D2ME 2017.
- [16] Jiawei Han, Micheline Kamber, Jian Pei, *Data Mining: Concepts and Techniques* (3rd Edition), Morgan Kaufmann Press, 2011.

زیر نویس ها

1. Governor
2. Accumulator
3. Hydro-Québec
4. Support Vector Machine
5. Principal Component Analysis
6. support

جدول (۴): تعدادی از قوانین انجمنی کشف شده

شماره قانون	قانون یافته شده	پشتیبان	اطمینان	لیفت
۱.	{TGB.temp=(64.8,65]} => {working=(2,3]}	0.1036475	1.0000000	3.8140496
۲.	{ TGB.temp=(62.8,63]} => { working=(1,2]}	0.2354641	1.0000000	1.3907584
۳.	{TGB.temp=(62.2,62.5]} => {working=(1,2]}	0.1227880	1.0000000	1.3907584
۴.	{UGB.B=(84.5,85],TGB.temp=(62.8,63]} => {working=(1,2]}	0.1209823	1.0000000	1.3907584
۵.	{TGB.temp=(61.5,62]} => {working=(1,2]}	0.1112315	1.0000000	1.3907584
۶.	{CB.A=(81.5,82]}=> {working=(1,2]}	0.1072589	0.9054878	1.2593148
۷.	{UGB.B=(84.5,85]} => { working=(1,2]}	0.3174431	0.8634578	1.2008611
۸.	{UGB.A=(92.6,93], UGB.B=(84.5,85]} => { working=(1,2]}	0.1426508	0.8494624	1.1813969
۹.	{UGB.A=(91.5,92],UGB.B=(84.5,85]} => {working=(1,2]}	0.1097869	0.8467967	1.1776896
۱۰.	{ UGB.A=(92.6,93]} => { working=(1,2]}	0.2986638	0.7573260	1.0532575
۱۱.	{UGB.B=(83.5,84]} => {working=(1,2]}	0.2184904	0.6477516	0.9008660
۱۲.	{ UGB.A=(91.5,92]} => { working=(1,2]}	0.2531600	0.6253345	0.8696892
۱۳.	{working=(2,3]} => {UGB.A=(91.5,92]}	0.1455399	0.5550964	1.3711525
۱۴.	{TGB.temp=(62.8,63]} => {UGB.B=(84.5,85]}	0.1209823	0.5138037	1.3975662
۱۵.	{TGB.temp=(62.8,63],working=(1,2]} => {UGB.B=(84.5,85]}	0.1209823	0.5138037	1.3975662
۱۶.	{ UGB.A=(92.6,93], working=(1,2]} => {UGB.B=(84.5,85]}	0.1426508	0.4776300	1.2991723
۱۷.	{UGB.B=(84.5,85]} => {UGB.A=(92.6,93]}	0.1679307	0.4567780	1.1582585
۱۸.	{ UGB.B=(84.5,85],working=(1,2]} => {UGB.A=(92.6,93]}	0.1426508	0.4493743	1.1394848
۱۹.	{ working=(1,2]} => { UGB.B=(84.5,85]}	0.3174431	0.4414867	1.2008611
۲۰.	{UGB.B=(83.5,84]} => {UGB.A=(91.5,92]}	0.1480679	0.4389722	1.0843121
۲۱.	{UGB.A=(91.5,92],working=(1,2]} => {UGB.B=(84.5,85]}	0.1097869	0.4336662	1.1795891
۲۲.	{working=(2,3]} => {UGB.B=(83.5,84]}	0.1126761	0.4297521	1.2740722
۲۳.	{UGB.A=(92.6,93]} => {UGB.B=(84.5,85]}	0.1679307	0.4258242	1.1582585
۲۴.	{ working=(1,2]} => { UGB.A=(92.6,93]}	0.2986638	0.4153692	1.0532575
۲۵.	{working=(2,3]}=> {TGB.temp=(64.8,65]}	0.1036475	0.3953168	3.8140496

۲۶.	{UGB.B={84.5,85},working={1,2}} => {TGB.temp={62.8,63}}	0.1209823	0.3811149	1.6185693
۲۷.	{UGB.B={83.5,84}} => {UGB.A={92.6,93}}	0.1235103	0.3661670	0.9284950
۲۸.	{UGB.A={91.5,92}} => {UGB.B={83.5,84}}	0.1480679	0.3657449	1.0843121
۲۹.	{UGB.A={91.5,92}} => {working={2,3}}	0.1455399	0.3595004	1.3711525
۳۰.	{UGB.B={84.5,85}} => {UGB.A={91.5,92}}	0.1296497	0.3526523	0.8710920
۳۱.	{ working={1,2}} => { UGB.A={91.5,92}}	0.2531600	0.3520844	0.8696892
۳۲.	{UGB.B={84.5,85},working={1,2}} => {UGB.A={91.5,92}}	0.1097869	0.3458476	0.8542836
۳۳.	{UGB.B={83.5,84}} => {working={2,3}}	0.1126761	0.3340471	1.2740722
۳۴.	{UGB.B={84.5,85}}=> {TGB.temp={62.8,63}}	0.1209823	0.3290766	1.3975662
۳۵.	{ working={1,2}} => { TGB.temp={62.8,63}}	0.2354641	0.3274736	1.3907584
۳۶.	{UGB.A={91.5,92}} => {UGB.B={84.5,85}}	0.1296497	0.3202498	0.8710920
۳۷.	{UGB.A={92.6,93}} => {UGB.B={83.5,84}}	0.1235103	0.3131868	0.9284950
۳۸.	{working={1,2}} => {UGB.B={83.5,84}}	0.2184904	0.3038674	0.9008660
۳۹.	{working={1,2}} => {TGB.temp={62.2,62.5}}	0.1227880	0.1707685	1.3907584
۴۰.	{working={1,2}} => {TGB.temp={61.5,62}}	0.1112315	0.1546961	1.3907584
۴۱.	{working={1,2}} => {CB.A={81.5,82}}	0.1072589	0.1491713	1.2593148

