

پیش‌بینی ابتلا به بیماری مزمن کلیوی در شهر اصفهان با استخراج قواعد انجمنی توسط تکنیک‌های داده‌کاوی

چکیده

دریافت: ۱۴۰۰/۰۲/۰۴ ویرایش: ۱۴۰۰/۰۲/۱۱ پذیرش: ۱۴۰۰/۰۵/۲۳ آنلاین: ۱۴۰۰/۰۶/۰۱

زمینه و هدف: سالانه میلیون‌ها مرگ به دلیل دسترسی نداشتن به درمان مناسب بیماری کلیوی در جهان اتفاق می‌افتد. پژوهشگران قصد دارند از طریق ترکیب بهینه تکنیک‌های به‌کار رفته در مراحل مختلف داده‌کاوی، بیماری مزمن کلیوی را شناسایی نمایند.

روش بررسی: این پژوهش از بهمن ۹۹ تا اردیبهشت ۱۴۰۰ به صورت مقطعی انجام شده است. مجموعه داده مورد استفاده شامل ۴۱۴۵ نمونه (بیمار) و ۳۲ صفت (دموگرافیک و بالینی) در نظر گرفته شده است. معیارهای واجد شرایط بودن برای آزمایش شامل بزرگسالان ۱۸ سال به بالا، ساکن اصفهان، مایل به شرکت در مطالعه، نبود تب و سرماخوردگی در زمان انجام آزمایشات آزمایشگاهی، بدون انجام تمرینات سنگین ۴۸ ساعت پیش از آزمایش‌های آزمایشگاهی و ناشتا بودن است. متغیر هدف، بیماری کلیوی است که مقادیرش بیمار و سالم است. در این مطالعه از چهار تکنیک ماشین‌بردار پشتیبان، جنگل تصادفی، شبکه عصبی و CHAID استفاده شده‌اند.

یافته‌ها: براساس معیار Accuracy، ماشین‌بردار پشتیبان نسبت به سایر تکنیک‌ها عملکرد بهتری داشته است. مطمئن‌ترین قانون بیان می‌نماید که اگر فرد از نمک در غذا استفاده نماید و سن وی بین ۵۰ تا ۶۹ باشد و بیماری دیابت داشته باشد به احتمال ۸۲٪ دچار بیماری مزمن کلیوی خواهد شد.

نتیجه‌گیری: همچنین قواعد مستخرج نشان داد که استفاده از نمک در کنار بیماری دیابت می‌تواند منجر به بیماری مزمن کلیوی شود و حتی داشتن بیماری دیابت می‌تواند خطر مرگ‌ومیر بیماران کلیوی را هم افزایش دهد که خود این موضوع قابل تامل است. همچنین افراد مسن هم باید بیشتر مراقب سلامتی خود باشند تا کمتر در معرض بیماری مزمن کلیوی قرار گیرند.

کلمات کلیدی: بیماری مزمن کلیوی، داده‌کاوی، پیش‌بینی.

فیروزه معین‌زاده^۱، محمد حسین روحانی^۲، مژگان مرتضوی^۱، محمد ستاری^{۳*}

۱- مرکز تحقیقات بیماری‌های کلیوی، دانشگاه علوم پزشکی اصفهان، اصفهان، ایران.
۲- گروه تغذیه جامعه، مرکز تحقیقات امنیت غذایی، دانشکده تغذیه و علوم غذایی، دانشگاه علوم پزشکی اصفهان، اصفهان، ایران.
۳- مرکز تحقیقات فناوری اطلاعات در امور سلامت، دانشگاه علوم پزشکی اصفهان، اصفهان، ایران.

* نویسنده مسئول: اصفهان، خیابان هزار جریب، دانشگاه علوم پزشکی اصفهان، دانشکده مدیریت و اطلاع‌رسانی پزشکی، طبقه دوم.

تلفن: ۰۳۱-۳۷۹۲۵۱۰۲

E-mail: msattarimng.mui@gmail.com

مقدمه

می‌یابد، علایم و نشانه‌های مختلف همچون خستگی و نارسایی رشد آشکار می‌شوند.^۱ بهترین شاخص موجود برای عملکرد کلی کلیه، میزان فیلتراسیون گلوبولینی (GFR) است که برای مشخص کردن سطح خون در حال عبور از کلیه به‌کار برده می‌شود. تعریف و طبقه‌بندی بیماری مزمن کلیه با گذشت زمان تکامل یافته است.^۲ کلیه‌ها از طریق سه مکانیسم فیلتراسیون، بازجذب و ترشح در دفع

۱۰٪ از جمعیت جهان دچار بیماری مزمن کلیه هستند و سالانه میلیون‌ها مرگ به دلیل دسترسی نداشتن به درمان مناسب در جهان اتفاق می‌افتد. بیماری مزمن کلیه اغلب در مراحل اولیه، یک بیماری بدون علامت است. در واقع وقتی عملکرد کلیه به تدریج کاهش

داد که فاکتور سن، فشارخون، هموگلوبین و کراتین خون را به عنوان فاکتورهای تاثیرگذار بر نارسایی کلیوی می توان در نظر گرفت.^{۱۱} با توجه به اینکه نمی توان گفت که یک تکنیک برای همه مجموعه های داده ای مناسب است و با در نظر گرفتن این نکته که تاکنون داده های مرتبط با بیماران مزمن کلیوی در سطح شهر اصفهان مورد بررسی قرار نگرفته است، پژوهشگران قصد دارند از طریق ترکیب بهینه تکنیک های به کار رفته در مراحل مختلف داده کاوی، ابتلا به بیماری مزمن کلیوی را براساس ریسک فاکتورهای افراد شناسایی نمایند.

روش بررسی

جمع آوری اطلاعات: برای محاسبه اندازه نمونه، با خطای برآورد ۰/۰۵٪، فرضیه شیوع CKD ۶٪ براساس تخمین های یک مطالعه اخیر در ایران و با فرض خطای حداقل برابر با $P=0/008$ به دلیل نمونه گیری از شهری با جمعیت محدود شهری خواهد بود.^{۱۲} در این مطالعه از نمونه گیری تصادفی خوشه ای چند مرحله ای استفاده شد. هر منطقه از شهر با توجه به سیستم بهداشتی درمانی که لایه را پوشش می دهد، به عنوان یک طبقه جداگانه در نظر گرفته شد. در مرحله اول نمونه گیری خوشه ای (مناطق انتخاب)، از هر منطقه وجودی، خانه ها و محله های تحت پوشش یک مرکز بهداشتی درمانی براساس جمعیت محاسبه شده براساس آخرین آمار شهرداری ها انتخاب شدند. مرحله دوم به روش طبقه ای (انتخاب براساس جنسیت و گروه های سنی) و سپس به صورت تصادفی ساده (افراد مراجعه کننده به مراکز) انجام شد.

معیارهای واجد شرایط بودن شامل بزرگسالان ۱۸ سال به بالا، ساکن اصفهان، مایل به شرکت در مطالعه، فقدان تب و سرماخوردگی در زمان انجام آزمایشات آزمایشگاهی، بدون انجام تمرینات سنگین ۴۸ ساعت پیش از آزمایش های آزمایشگاهی و ناشتا بودن است. افرادی که پرسشنامه ناقص داشتند یا تمایلی به انجام دقیق آزمایشات نداشتند، از مطالعه خارج شدند. همچنین، زنان باردار یا کسانی که در دوره قاعدگی بودند، از مطالعه خارج شدند.

مشخص کردن صفات منتخب: شامل اطلاعات ۴۱۴۵ بیمار و فرد سالم است. اطلاعات بیماران از طریق یک مطالعه مقطعی با در نظر

مواد زاید بدن نقش اساسی دارند. بیماری مزمن کلیه به زمانی اطلاق می شود که عملکرد کلیه ها در مدت بیش از سه ماه کاهش غیرقابل برگشت پیدا کرده باشد و میزان فیلتراسین گلومرولی به کمتر از $20 \text{ cc/min/1.73 m}^2$ رسیده باشد.^۳ این بیماری به عنوان یکی از ۲۰ علت مرگ و میر در دنیا به شمار می رود.^۴ نکته دیگر در مورد این بیماری این است که بیماران مزمن کلیوی شدیداً در معرض بیماری کووید ۱۹ هستند و باید بسیار مراقب خود باشند که دچار این بیماری نشوند.^۵

با توجه به اهمیت و میزان مرگ و میر این بیماری، پیش بینی زودهنگام و با هزینه کمتر آن از اهمیت بسیاری برخوردار است. علم داده کاوی در جهت ارائه الگوی مناسب جهت اتخاذ تصمیمات بهتر در سال های اخیر مطرح شده است.^۶ با توجه به اینکه حجم گسترده ای از داده ها در مورد بیماران کلیوی وجود دارد و اینکه اطلاعات ارزشمندی در این داده ها نهفته است، داده کاوی می تواند در اتخاذ تصمیمات مناسب در این زمینه موثر باشد. Subasi از تکنیک جنگل تصادفی، شبکه عصبی، درخت تصمیم و k - نزدیکترین همسایه برای پیش بینی ابتلا به بیماری مزمن کلیوی استفاده نمود. مجموعه داده مورد استفاده شامل ۴۰۰ بیمار کلیوی با ۲۴ صفت است. نتایج نشان دهنده عملکرد مناسب تکنیک جنگل تصادفی بود.^۸ Gharibdousti و همکاران داده های ۲۴ صفت از ۴۰۰ بیمار را برای تشخیص بیماری مزمن کلیوی استفاده نمودند. تکنیک های مختلف استفاده شده شامل درخت تصمیم، رگرسیون خطی، ماشین بردار پشتیبان و بیزین ساده (Naïve Bayes) بود. این تکنیک ها هشت و ۹ صفت را به عنوان صفات تاثیرگذار استخراج نمودند.^۹ در واقع هدف این بررسی، این است که نشان دهد استخراج فاکتورهای تاثیرگذار می تواند از بررسی فاکتورهایی که تاثیری بر خروجی نهایی ندارند، جلوگیری نماید. Akben از روش خوشه بندی K-Means به عنوان روش پیش پردازش استفاده نمود. سپس، روش های طبقه بندی (KNN، SVM و Naïve Bayes) برای تشخیص بیماری مزمن کلیوی در داده های از پیش پردازش شده استفاده شد. نتایج نشان دهنده این موضوع بود که استفاده از آزمایش ادرار نتایج بهتری نسبت به استفاده از آزمایش خون دارد.^{۱۰} Almansour در مطالعه خود از دو تکنیک شبکه عصبی و ماشین بردار پشتیبان برای پیش بینی ابتلا به بیماری مزمن کلیوی در یک مجموعه داده ای ۴۰۰ بیمار با ۲۴ صفت استفاده نمود و عملکرد این دو تکنیک را مورد مقایسه قرار داد. نتایج نشان

مزمن کلیوی است بنابراین می‌توانند در هم ادغام شده و به‌عنوان یک مقدار به نام بیماری کلیوی در نظر گرفته شوند. از این‌رو یک کلاس هدف دو مقاداره با مقادیر بیمار و سالم در نظر گرفته شد. البته یکسری از افراد مشکوک به بیماری مزمن کلیوی بودند، از آنجایی که این افراد یک بار آزمایش غیرطبیعی داشتند، عملاً باید آنها را جز بیماری مزمن کلیوی در نظر گرفت.

مدلسازی: تکنیک‌های مورد استفاده در این قسمت شامل جنگل تصادفی، شبکه عصبی و ماشین‌بردار پشتیبان بودند. در تکنیک جنگل تصادفی، تعدادی درخت تصمیم به‌صورت تصادفی ایجاد می‌شود. سپس این درخت‌ها با هم ادغام می‌شوند تا بتوان به یک تصمیم‌گیری رسید.^{۱۳}

در روش ماشین‌بردار پشتیبان، هر نمونه به عنوان یک نقطه در فضای n بعدی در نظر گرفته می‌شود.^{۱۴} متغیر n متناظر با تعداد صفات خواهد بود. بنابراین در مطالعه n برابر با ۳۲ در نظر گرفته شد. هدف یافتن یک خط راست برای دسته‌بندی نقاط مختلف به دو گروه سالم و بیمار است.

شبکه‌های عصبی با الهام‌گرفتن از مغز انسان، عملیات مختلف را انجام می‌دهند. مغز انسان از واحدهای کوچک پردازشی به نام نورون ساخته شده است.^{۱۵} شبکه عصبی شامل سه واحد ورودی، نهان و خروجی است. هر کدام از واحدها متناظر با صفات مختلف است و واحد خروجی تعیین‌کننده وضعیت نهایی نمونه است. تعداد تکرار روش شبکه عصبی برابر با ۵۰۰ در نظر گرفته شد. الگوریتم CHAID برخلاف روش جنگل تصادفی، یک روش قطعی است و از درخت برای نمایش اطلاعات استفاده می‌نماید.

ارزیابی: در مرحله ارزیابی، ۴۱۴۵ نمونه و ۳۲ صفات در نظر گرفته شدند. برای تقسیم‌بندی مجموعه داده‌ای به مجموعه آموزشی و تست، از روش 10-fold cross validation استفاده شد. بر این اساس ۴۱۴۵ نمونه موجود به ۱۰ گروه تقسیم شدند. طی ۱۰ بار تکرار آزمایش هر بار ۹ گروه که ۹۰٪ مجموعه داده‌ای اصلی را تشکیل می‌دادند به‌عنوان مجموعه داده آموزشی و یک گروه باقیمانده، که ۱۰٪ مجموعه داده‌ای اصلی را تشکیل می‌داد به‌عنوان مجموعه داده‌ای تست در نظر گرفته شدند. از مجموعه داده‌های آموزشی برای تولید الگوهای ورودی جهت ساخت مدل طبقه‌بند و از مجموعه داده‌ای تست برای ارزیابی صحت آن استفاده شد.

گرفتن عموم جامعه جمع‌آوری شده است. بیماران شامل بیماران نارسایی کلیه و مزمن کلیوی بودند. از این تعداد، ۵۳۲ بیمار دچار بیماری مزمن کلیوی و ۶۵ بیمار دچار نارسایی و بقیه سالم بودند. در واقع ۵۳۲ نفر در سطح یک یا دو بیماری کلیوی بودند و ۶۵ نفر وضعیت نامناسبی از لحاظ شدت بیماری نسبت به گروه ۵۳۲ نفری داشتند و دچار نارسایی کلیوی بودند. مجموعاً ۳۲ خصوصیت به‌عنوان خصوصیت‌هایی که می‌توانند بر وضعیت بیماران کلیوی تاثیرگذار باشند، در نظر گرفته شدند. خصوصیات منتخب شامل سن، جنسیت، وضعیت تاهل، شغل، تحصیلات، وزن، قد، BMI، استفاده از سیگار، استفاده از قلیان، استفاده از الکل، فشارخون بالا، بیماری قلبی، دیابت، مصرف نمک، صدمه مغزی و عروقی، کم‌خونی، بارداری، سابقه استفاده از داروی گیاهی، سابقه استفاده از داروی شیمیایی، نسبت دور کمر به دور باسن، GFR، نوع داروی مصرفی گیاهی، نوع داروی مصرفی شیمیایی، لیپوپروتئین با چگالی بالا، لیپوپروتئین با چگالی پایین، کلسترول، تری‌گلیسرید، قند خون، کراتینین خون، تعداد گلبول خون و نسبت آلبومین به کراتینین بودند.

تبدیلات داده‌ای: جهت پردازش بهتر داده‌ها مخصوصاً داده‌های عددی، تبدیلاتی انجام شد بدین صورت که سن افراد تبدیل به پنج بازه عددی شد. قد، وزن و BMI هم تبدیل به پنج یا شش بازه عددی شدند. برخی داده‌های عددی مانند کلسترول، لیپوپروتئین با چگالی بالا و لیپوپروتئین با چگالی پایین که می‌توان براساس مقادیرشان سه قسمت، نرمال، پرخطر و نزدیک به پرخطر را در نظر گرفت تقسیم شدند. در مورد داده‌های عددی که حالت دودویی دارند مانند استفاده از سیگار، استفاده از الکل و استفاده از قلیان، عدد یک معادل با بله و عدد صفر معادل با خیر در نظر گرفته شد. در مورد برخی داده‌ها مانند وضعیت تاهل و جنسیت نیاز به تبدیل خاصی نبود. با توجه به اینکه تکنیک شبکه عصبی و ماشین‌بردار پشتیبان برای داده‌های عددی استفاده می‌شوند. از تابع تبدیل داده‌های غیرعددی پیش از اعمال این تکنیک‌ها استفاده شد.

انتخاب هدف: صفت بیماری به‌عنوان کلاس هدف در نظر گرفته شد. کلیه بیماری‌ها مانند بیماری مزمن کلیوی و نارسایی کلیه به عنوان مقدار کلاس هدف در نظر گرفته شدند. بیماری مزمن و نارسایی به‌عنوان یک مقدار بیماری کلیوی در نظر گرفته شدند. در واقع با توجه به اینکه بیماری نارسایی کلیوی نوعی شدید از بیماری

یافته‌ها

ساله است. همچنین تعداد زن‌ها بیشتر از مردان است. افراد متاهل تقریباً پنج برابر افراد مجرد هستند. شغل بیشتر بیماران خانه‌دار است. همچنین غالب آنها تحصیلات زیر دیپلم دارند. وزن، قد و BMI به ترتیب به پنج، پنج و شش بازه تقسیم شدند. تعداد افرادی که سیگار مصرف می‌کنند تقریباً سه برابر افرادی است که قلیان مصرف می‌کنند (جدول ۱).

۵۲۱ نفر دچار کم‌خونی، ۱۳۰ نفر بیماری قلبی و ۵۰۱ نفر دیابت دارند. ۲۴۵۲ نفر تری‌گلیسرید بالا دارند (جدول ۲) که رقم قابل توجهی است. تقریباً نیمی از مجموعه داده‌ای دارای تری‌گلیسرید بالا هستند. همچنین بیش از نیمی از افراد یعنی ۲۶۴۲ نفر نمک مصرف می‌کنند. داروی ایبوپروفن در بین داروهای شیمیایی و آویشن در بین داروهای گیاهی بیشترین مصرف را دارند. در این مجموعه داده‌ای، یک کلاس هدف دو مقداری تعریف شده است. دو مقدار برابر است با سالم و بیمار. از بین کل اعضا، ۵۹۹ نفر بیمار هستند در مقابل ۳۴۹۱ نفر سالم هستند که تقریباً چهار برابر تعداد افراد بیمار هستند (جدول ۳). تکنیک‌های مختلف بر روی

معیارهای ارزیابی: یکی از معیارهای ارزیابی، Accuracy است که هرچه دقت این معیار نزدیکتر باشد، نتیجه بهتری خواهد داشت. این معیار براساس فرمول زیر محاسبه می‌شود:^{۱۶}

$$Accuracy = \frac{TP+TN}{TP+TN+FP+FN}$$

معیارهای دیگر شامل False positive rate است که هر چه به یک نزدیکتر باشد نشان‌دهنده عملکرد نامناسب‌تر روش است.^{۱۷} معیار بعدی Confidence است که هر چه به یک نزدیکتر باشد عملکرد بهتری دارد.^{۱۸} همچنین از معیار Support نیز استفاده شده است. این معیار تعداد تکرار قانون را در مجموعه داده‌ای نشان می‌دهد.^{۱۹}

در این طرح از مجموعه داده‌ای مربوط به افراد در معرض نارسایی کلیوی استفاده شده است. مشخصات این مجموعه داده‌ای، مقادیر و تعداد استفاده از این مقادیر در جداول ۱ و ۲ آمده است. سن افراد به پنج بازه ۱۰ تا ۲۹، ۳۰ تا ۴۹، ۵۰ تا ۶۹ و ۷۰ تا ۸۹ و ۹۰ تا ۱۰۰ تقسیم شده است که بیشترین تعداد مربوط به افراد بین ۳۰ تا ۴۹

جدول ۱: خصوصیات، مقادیر و تعداد مربوط به اطلاعات دموگرافیک بیماران کلیوی

خصوصیات	مقادیر (تعداد)
سن*	۲۹-۱۰ (۶۶۱) و ۴۹-۳۰ (۱۶۹۰) و ۶۹-۵۰ (۱۴۸۶) و ۸۹-۷۰ (۳۰۶) و ۱۰۰-۹۰ (۱)
جنسیت**	مرد (۱۵۵۴) و زن (۲۲۳۹)
وضعیت تاهل**	مجرد (۵۹۵) و متاهل (۳۲۵۰)
شغل**	بازنشسته (۳۸۵) و خانه‌دار (۱۷۲۹) و آزاد (۷۱۱) و کارمند (۳۳۲) و فرهنگی (۴۶) و شاغل در بیمارستان (۴۵) و کارگر (۸۰) و پزشک (۱۷)
تحصیلات*	بی‌سواد (۷۵۳) و زیردیپلم (۱۳۳۱) و دیپلم (۱۱۹۸) و لیسانس (۶۰۸) و بالاتر از لیسانس (۶۰۸)
وزن*	۵۰-۳۱ (۴۹۸) و ۷۰-۵۱ (۱۶۸۳) و ۹۰-۷۱ (۱۵۷۳) و ۱۱۰-۹۱ (۳۴۴) و ۱۱۰ و بیشتر (۴۵)
قد*	۱۳۰-۱۱۰ (۳۱۱) و ۱۵۰-۱۳۱ (۲۵۰) و ۱۷۰-۱۵۱ (۲۵۴۷) و ۱۹۰-۱۷۱ (۹۵۸) و ۲۱۰-۱۹۱ (۱۳)
BMI*	کمتر یا مساوی ۲۰ (۱۸۵) و کمتر یا مساوی ۲۴ و بیشتر از ۲۰ (۷۹۱) و کمتر یا مساوی ۲۸ و بیشتر از ۲۴ (۱۳۸۵) و کمتر یا مساوی ۳۲ و بیشتر از ۲۸ (۸۷۶) و کمتر یا مساوی ۳۶ و بیشتر از ۳۲ (۳۴۴) و کمتر یا مساوی ۴۰ و بیشتر از ۳۶ (۹۸)
استفاده از سیگار**	خیر (۳۱۸۶) و بله (۸۸۲)
استفاده از قلیان**	خیر (۳۷۸۸) و بله (۲۶۲)
استفاده از الکل**	خیر (۳۶۵۰) و بله (۳۹۰)
نسبت دور کمر به دور باسن**	کمتر از یک (۳۶۱۹) و بیشتر یا مساوی یک (۵۲۵)

آزمون آماری: * Mann Whitney U test ** Independent paired t-test. P<۰/۰۵ معنادار در نظر گرفته شد. Body Mass Index (BMI)

جدول ۲: خصوصیات، مقادیر و تعداد مربوط به داده‌های آزمایشگاهی مربوط به مجموعه داده‌ای بیماران کلیوی

مقادیر (تعداد)	خصوصیات
خیر (۳۳۵۰) و بله (۷۵۲)	فشارخون بالا**
خیر (۳۹۰۰) و بله (۱۳۰)	بیماری قلبی**
خیر (۳۶۰۰) و بله (۵۰۱)	دیابت**
خیر (۳۳۳۷) و بله (۷۶۳)	صدمه مغزی و عروقی**
خیر (۳۵۸۰) و بله (۵۲۱)	کم خونی**
خیر (۲۳۴۰) و بله (۱۷۴۹)	بارداری**
خیر (۲۵۴۷) و بله (۱۵۰۲)	سابقه استفاده از دارو شیمیایی**
خیر (۳۱۷۴) و بله (۸۷۲)	سابقه استفاده از دارو گیاهی**
غیر نرمال (۱۴۱) و نرمال (۳۲۱۷)	**GFR
بدون خطر (۳۳۵۱) و پرخطر (۱۸)	لیپوپروتئین با چگالی بالا (HDL)**
بدون خطر (۲۹۰۱) و نزدیک به پرخطر (۳۸۰) و پرخطر (۸۶)	لیپوپروتئین با چگالی پایین*
نرمال (۲۴۸۱) و نزدیک به پرخطر (۵۷۶) و پرخطر (۳۱۱)	کلسترول*
نرمال (۱۴۶۹) و نزدیک به پرخطر (۲۱۸) و پرخطر (۲۵۴۲)	تری‌گلیسرید*
غیرنرمال (۲۴۳۳) و نرمال (۱۳۵۳)	نسبت آلبومین به کراتینین**
نرمال (۱۰۳۰) و پیش‌دیابت (۱۰۵) و دیابت (۲۲۳۳)	قندخون*
پایین (۳۹۹) و نرمال (۲۸۸۰) و بالا (۹۰)	کراتینین خون*
پایین (۳۱۵۵) و نرمال (۷۷) و بالا (۱۱۶)	تعداد گلبول خون*
استامینوفن (۷) و ایبوپروفن (۷۶۱) و ایندومتاسین (۱۵) و دیکلوفناک (۲۱۸) و سلکسیب (۲۰) و کتورولاک (۴) و مفنمیک اسید (۱۳) و ناپروکسن (۵) و نوافن (۴)	نوع داروی مصرفی شیمیایی**
آویشن (۳۹) و اسطوخودوس (۶) و بابونه (۸) و انواع چای غیر از سیاه (۳۶) و گل گاوزبان (۳۷) و انواع عرقیات (۱۴) و زنجبیل (۵) و رازیانه (۴) و شوید (۵)	نوع داروی مصرفی گیاهی**

آزمون آماری: * Mann Whitney U test ** Independent Paired t-test P<۰/۰۵ معنادار در نظر گرفته شد.

جدول ۳: کلاس‌ها، مقادیر مختلف و فراوانی آنها

کلاس	مقدار	فراوانی
افراد	سالم	۳۴۹۱
	بیمار	۵۹۹

جدول ۴: میزان Accuracy و خطای تکنیک‌های مختلف داده‌کاوی

تکنیک‌ها	جنگل تصادفی	ماشین بردار پشتیبان	شبکه عصبی	CHAID
صحت	۰/۸۴/۳۵	۰/۸۶/۸۱	۰/۸۶/۰۵	۰/۶۸/۷۸
False positive rate	۰/۰۷	۰/۰۴	۰/۰۵	۰/۱۶

جدول ۵: قوانین مستخرج از مجموعه داده‌ای کلیه

قوانین	وضعیت	نتیجه	اطمینان
قانون ۱	اگر شغل آزاد است و وزن بین ۷۱ تا ۹۰ باشد و وضعیت تری‌گلیسرید پرخطر باشد	فرد دچار بیماری مزمن کلیوی خواهد شد	۰/۷۵
قانون ۲	اگر از نمک در غذا استفاده نماید و سن بین ۵۰ تا ۶۹ باشد و بیماری دیابت داشته باشد	فرد دچار بیماری مزمن کلیوی خواهد شد	۰/۸۲
قانون ۳	اگر کراتینین خون نرمال باشد و BMI بین ۲۸ تا ۳۲ باشد و از قلیان و سیگار استفاده نشود و سن بین ۳۰ تا ۴۹ باشد	فرد دچار بیماری مزمن کلیوی نخواهد شد	۰/۷۲
قانون ۴	اگر از نمک در غذا استفاده شود و لیپوپروتئین با چگالی پایین نزدیک به پرخطر باشد و کراتینین خون پایین باشد	فرد دچار بیماری مزمن کلیوی خواهد شد	۰/۶۸
قانون ۵	اگر GFR نرمال باشد و BMI بین ۲۴ تا ۲۸ باشد و کراتینین خون نرمال باشد	فرد دچار بیماری مزمن کلیوی نخواهد شد	۰/۵۶
قانون ۶	اگر لیپوپروتئین با چگالی پایین نرمال باشد فرد دیابت نداشته باشد و GFR نرمال باشد و BMI بین ۲۴ تا ۲۸ باشد	فرد دچار بیماری مزمن کلیوی نخواهد شد	۰/۴۵
قانون ۷	اگر فشارخون بالا باشد و از سیگار استفاده شود	فرد دچار بیماری مزمن کلیوی خواهد شد	۰/۶۹
قانون ۸	اگر فرد بیماری دیابت داشته باشد و صدمه مغزی و عروقی دیده باشد	فرد دچار بیماری مزمن کلیوی خواهد شد	۰/۵۸

به احتمال ۸۲٪ فرد دچار بیماری مزمن کلیوی خواهد شد. اما در بین قوانینی که برای افراد سالم وجود دارد (افرادی که بیماری مزمن کلیوی نخواهند داشت) می‌توان گفت که قانون ۳ بیان می‌کند اگر کراتینین خون نرمال باشد و BMI بین ۲۸ تا ۳۲ باشد، از قلیان و سیگار استفاده نشود و سن بین ۳۰ تا ۴۹ باشد آنگاه به احتمال ۷۲٪ فرد دچار بیماری مزمن کلیوی نخواهد شد (جدول ۵).

بحث

در این پژوهش محدودیت خاصی وجود نداشت و سعی بر این بود که ارتباط بین ریسک فاکتورهای مختلف بر بیماری مزمن کلیوی بررسی شود. چهار تکنیک ماشین‌بردار پشتیبان، شبکه عصبی، CHAID و جنگل تصادفی به همین منظور مورد استفاده قرار گرفتند. تکنیک ماشین‌بردار پشتیبان عملکرد بهتری نسبت به سایر تکنیک‌ها داشت و توانست در بیش از ۸۵٪ مواقع تشخیص صحیحی داشته باشند که عملکرد مناسبی است. با توجه به اینکه ۳۲ صفت غیرعددی استفاده شده است، می‌توان گفت در حالتی که تعداد صفات زیاد است و نوع صفات غیرعددی است، عملکرد تکنیک ماشین‌بردار

مجموعه داده‌های بیماری مزمن کلیوی پیاده‌سازی شدند. در بین تکنیک‌های مورد بررسی، تکنیک ماشین‌بردار پشتیبان میزان Accuracy بیشتری نسبت به دو تکنیک دیگر داشته است به گونه‌ای که توانسته است نزدیک به ۸۷٪ Accuracy داشته باشد. پس از این تکنیک، شبکه عصبی توانسته است دومین عملکرد را به نام خود ثبت نماید و سپس جنگل تصادفی سومین تکنیک می‌باشد. البته عملکرد این تکنیک از لحاظ نرخ خطای False positive rate نزدیک به دو تکنیک دیگر است. بدترین عملکرد مربوط به Chaid با ۱۶٪ است (جدول ۴). آستانه قواعد برای میزان Confidence ۵۰٪ هست. بنابراین قواعدی که میزان اطمینان آنها بیشتر از ۵۰٪ است انتخاب شدند. همچنین قواعد انتخابی باید حداقل برای ۲۰ رکورد برقرار باشند، در واقع support آنها حداقل ۲۰ رکورد باشد. مجموعاً ۱۷ قاعده استخراج شد که ۱۰ قاعده برتر در جدول ۴ موجود است. همانطور که در جدول ۵ مشاهده می‌نمایید، در قاعده اول بیان شده است که اگر شغل آزاد باشد، وزن بین ۷۱ تا ۹۰ باشد و وضعیت تری‌گلیسرید پرخطر باشد، به احتمال ۷۵٪ فرد دچار بیماری مزمن کلیوی خواهد شد. همچنین قاعده ۲ بیان می‌نماید اگر از نمک در غذا استفاده نماید و سن بین ۵۰ تا ۶۹ باشد و بیماری دیابت داشته باشد

از لحاظ اطمینان با میزان اطمینان ۷۲٪ بیان می‌کند که اگر کراتینین خون نرمال باشد، BMI بین ۲۸ تا ۳۲ باشد، از قلیان و سیگار استفاده نشود و سن بین ۳۰ تا ۴۹ باشد آنگاه به احتمال ۷۲٪ فرد دچار بیماری مزمن کلیوی نخواهد شد. در واقع تاثیر عدم استفاده از سیگار در جوانان در کاهش ریسک ابتلا به بیماری‌های کلیوی را بیان می‌نماید. Yacoub در پژوهش خود مشخص نمود که افراد سیگاری نسبت به غیرسیگاری بیشتر در معرض بیماری‌های کلیوی هستند.^{۳۳} بنابراین عدم مصرف سیگار می‌تواند به‌عنوان یک عامل موثر در پیشگیری از بیماری‌های کلیوی باشد. همچنین طبق سومین قانون از لحاظ میزان اطمینان، ریسک ابتلا افراد با شغل آزاد به بیماری‌های کلیوی بالا است. در واقع کارگران شاغل در بخش‌های مختلف، رانندگان تاکسی و اتوبوس، رانندگان وسایل نقلیه سنگین، نانوایان، قنادها و آشپزها نیز باتوجه به‌کار در محیط گرم بیشتر در معرض ابتلا به ناراحتی‌های کلیوی در اثر کم آبی بدن هستند. نتایج پیش‌بینی بیماری کلیوی با استفاده از تکنیک‌های داده‌کاوی نشان داد که تکنیک ماشین‌بردار پشتیبان در حالتی که صفات غیرعددی ولی ترتیبی هستند عملکرد بهتری نسبت به سه تکنیک شبکه عصبی، جنگل تصادفی و CHAID داشته است. البته تکنیک شبکه عصبی عملکرد نزدیکی از لحاظ میزان Accuracy نسبت به تکنیک ماشین‌بردار پشتیبان داشته است و تقریباً کمتر از یک درصد اختلاف دارند. همچنین قواعد مستخرج نشان داد که استفاده از نمک در کنار بیماری دیابت می‌تواند منجر به بیماری مزمن کلیوی شود. بیماری زمینه‌ای دیابت حتی می‌تواند خطر مرگ‌ومیر بیماران کلیوی را هم افزایش دهد که خود این موضوع قابل تامل است. افزون‌براین، افراد مسن هم باید بیشتر مراقب سلامتی خود باشند تا کمتر در معرض بیماری مزمن کلیوی قرار گیرند.

سپاسگزاری: این مقاله حاصل از طرح تحقیقاتی تحت عنوان "پیش‌بینی ابتلا به بیماری مزمن کلیوی در شهر اصفهان" با استفاده از داده‌کاوی مصوب دانشگاه علوم پزشکی اصفهان در سال ۱۴۰۰ به کد اخلاق IR.MUI.NUREMA.REC.1400.079 می‌باشد که با حمایت دانشگاه علوم پزشکی اصفهان اجرا شده است.

References

1. Webster AC, Nagler EV, Morton RL, Masson P. Chronic kidney disease. *The lancet* 2017;389(10075):1238-52.
2. Levey AS, Becker C, Inker LA. Glomerular filtration rate and albuminuria for detection and staging of acute and chronic kidney disease in adults: a systematic review. *Jama* 2015;313(8):837-46.

پشتیبان نسبت به سایر تکنیک‌ها بهتر است. البته با توجه به اینکه صفات غیرعددی غالباً ترتیبی هستند و می‌توان آنها را تبدیل به انواع عددی نمود بنابراین عملکرد ماشین‌بردار پشتیبان قابل توجه است. البته تکنیک شبکه عصبی عملکرد نزدیکی نسبت به تکنیک ماشین‌بردار پشتیبان از لحاظ میزان Accuracy داشت و زیر یک صدم با تکنیک ماشین‌بردار پشتیبان اختلاف داشت. برای افراد بیمار، پنج قانون و برای افراد سالم، سه قانون استخراج شده است. افراد بیمار معادل با افراد دچار بیماری مزمن کلیوی کلیه و افراد سالم، افرادی هستند که دچار بیماری مزمن کلیوی کلیه نشده‌اند. مطمئن‌ترین قاعده با میزان اطمینان ۸۲٪ بیان می‌کند که اگر از نمک در غذا استفاده نماید و سن بین ۵۰ تا ۶۹ باشد و بیماری دیابت داشته باشد، فرد دچار بیماری مزمن کلیوی خواهد شد. مصرف نمک به دلیل سدیم بالای آن می‌تواند بر عملکرد کلیه تاثیر منفی بگذارد. همچنین این قانون بیان می‌نماید که افراد مسن بیشتر در معرض ابتلا به بیماری‌های مزمن کلیوی هستند. همچنین بررسی‌های دیگر نشان داده‌اند که سن به‌عنوان یک فاکتور موثر در بیماری مزمن کلیوی مطرح شده است و افراد مسن نسبت به افراد جوان بیشتر در معرض بیماری‌های کلیوی هستند.^{۳۴} از طرف دیگر این قانون به نوعی تاییدکننده ارتباط بین بیماری دیابت و بیماری مزمن کلیوی است. همچنین این پژوهش نشان داده است که در افراد با درجات بالای بیماری مزمن کلیوی که بیماری دیابت هم دارند، افسردگی و مرگ‌ومیر بیشتر خواهد بود.^{۳۱} در واقع تاثیر همزمان این دو بیماری بر سلامت افراد قابل توجه است. دومین قانون از لحاظ اطمینان با میزان اطمینان ۷۵٪ بیان می‌کند که اگر شغل آزاد باشد، وزن بین ۷۱ تا ۹۰ باشد و وضعیت تری‌گلیسرید پرخطر باشد، به احتمال ۷۵٪ فرد دچار بیماری مزمن کلیوی خواهد شد. این قانون به نوعی ارتباط بین تری‌گلیسرید و بیماری مزمن کلیوی در افراد با وزن زیاد را بیان می‌نماید. Soohoo در پژوهش خود به‌این نتیجه رسید که در صورتی که تری‌گلیسرید در بیماران کلیوی افزایش یابد، میزان پرخطر بودن این بیماری افزایش خواهد یافت و وضعیت بیماری فرد بدتر خواهد شد.^{۳۲} سومین قانون

3. Webster AC, Nagler EV, Morton RL, Masson P. Chronic kidney disease. *The lancet* 2017;389(10075):1238-52.
4. Chen TK, Knicely DH, Grams ME. Chronic kidney disease diagnosis and management: a review. *Jama* 2019;322(13):1294-304.
5. Henry BM, Lippi G. Chronic kidney disease is associated with severe coronavirus disease 2019 (COVID-19) infection. *Int Urol Nephrol* 2020(6):1139-4.
6. Nasser IM, Abu-Naser SS. Lung Cancer Detection Using Artificial Neural Network. *Int J Eng Inform Sys (IJEAIS)*. 2019;3(3):17-23.
7. Bagherian H, Haghjooy Javanmard S, Sharifi M, Sattari M. Using data mining techniques for predicting the survival rate of breast cancer patients: a review article. *Tehran Univ Med J* 2021;79(3):176-86
8. Subasi A, Alickovic E, Kevric J. Diagnosis of chronic kidney disease by using random forest. *CMBEBIH* 2017: Springer; 2017. p. 589-94.
9. Gharibdousti MS, Azimi K, Hathikal S, Won DH, editors. Prediction of chronic kidney disease using data mining techniques. IIE Annual Conference Proceedings; 2017: Institute of Industrial and Systems Engineers (IISE).
10. Akben S. Early stage chronic kidney disease diagnosis by applying data mining methods to urinalysis, blood analysis and disease history. *IRBM* 2018;39(5):353-8.
11. Almansour NA, Syed HF, Khayat NR, Altheeb RK, Juri RE, Alhiyafi J, et al. Neural network and support vector machine for the prediction of chronic kidney disease: A comparative study. *Comput Biol Med* 2019;109:101-11.
12. Vidal EJ, Alvarez D, Martinez-Velarde D, Vidal-Damas L, Yuncar-Rojas KA, Julca-Malca A, et al. Perceived stress and high fat intake: A study in a sample of undergraduate students. *PLoS One* 2018;13(3):e0192827.
13. Speiser JL, Miller ME, Tooze J, Ip E. A comparison of random forest variable selection methods for classification prediction modeling. *Expert Syst Appl* 2019;134:93-101.
14. Pisner DA, Schnyer DM. Support vector machine 2020:101-21.
15. Albawi S, Mohammed TA, Al-Zawi S, editors. Understanding of a convolutional neural network. In Proceedings of the 2017 International Conference on Engineering and Technology (ICET); 2017:IEEE.
16. Yin M, Wortman Vaughan J, Wallach H. Understanding the effect of accuracy on trust in machine learning models. In Proceedings of the 2019 chi conference on human factors in computing systems; 2019:1-12.
17. Al Jallad K, Aljnidi M, Desouki MS. Anomaly detection optimization using big data and deep learning to reduce false-positive. *J Big Data* 2020;7(1):1-2.
18. Cheng F, Zhang H, Yuan D, Sun M. Leveraging semantic segmentation with learning-based confidence measure. *Neurocomputing* 2019;329:21-31.
19. Hikmawati E, Surendro K, editors. How to Determine Minimum Support in Association Rule. In Proceedings of the 2020 9th International Conference on Software and Computer Applications 2020:6-10.
20. Raman M, Green D, Middleton RJ, Kalra PA. Comparing the impact of older age on outcome in chronic kidney disease of different etiologies: a prospective cohort study. *J Nephrol* 2018;31(6):931-9.
21. Young BA, Von Korff M, Heckbert SR, Ludman EJ, Rutter C, Lin EH, et al. Association of major depression and mortality in Stage 5 diabetic chronic kidney disease. *Gen Hosp Psychiatry* 2010;32(2):119-24.
22. Soohoo M, Moradi H, Obi Y, Kovesdy CP, Kalantar-Zadeh K, Streja E. Serum triglycerides and mortality risk across stages of chronic kidney disease in 2 million US veterans. *J Clin lipidol* 2019;13(5):744-53.e15.
23. Yacoub R, Habib H, Lahdo A, Al Ali R, Varjabedian L, Atalla G, et al. Association between smoking and chronic kidney disease: a case control study. *BMC Public Health* 2010;10(1):1-6.

Prediction of chronic kidney disease in Isfahan with extracting association rules using data mining techniques

Firouzeh Moeinzadeh Ph.D.¹
Mohammad Hossein Rouhani
Ph.D.²
Mojgan Mortazavi Ph.D.¹
Mohammad Sattari Ph.D.^{3*}

1- Isfahan Kidney Diseases
Research Center, Isfahan University
of Medical Sciences, Isfahan, Iran.

2- Department of Community
Nutrition, School of Nutrition and
Food Science, Isfahan University of
Medical Sciences, Isfahan, Iran.

3- Health Information Technology
Research Center, Isfahan University
of Medical Sciences, Isfahan, Iran.

* Corresponding author: Floor two,
School of Management and Medical
Informatics, Isfahan University of
Medical Sciences, Hezar Jarib St.,
Isfahan, Iran.
Tel: +98-31-37925152
E-mail: msattarimg.mui@gmail.com

Abstract

Received: 24 Apr. 2021 Revised: 01 May 2021 Accepted: 14 Aug. 2021 Available online: 23 Aug. 2021

Background: Millions of deaths occur around the world each year due to lack of access to appropriate treatment for chronic kidney disease patients. Given the importance and mortality rate of this disease, early and low-cost prediction is very important. The researchers intend to identify chronic kidney disease through the optimal combination of techniques used in different stages of data mining.

Methods: This cross-sectional research was conducted from February 1999 to May 2014. The used data set included 4145 samples and 32 attributes, where Each sample corresponded to a patient and each attribute corresponded to the demographic and clinical traits. There were several eligibility criteria for the patients for clinical testing. These criteria for the clinical testing included having 18 years of age and older, living in Isfahan city, willing to participate in the study, lack of fever and cold during laboratory tests, no strenuous exercise 48 hours before laboratory tests, and fasting. Individuals who had an incomplete questionnaire or were unwilling to perform accurate tests were excluded from the study. The target variable is kidney disease, the values of which include sick and healthy. Four data mining techniques have been used in the dataset. These techniques are support vector machine (SVM), random forest (RF), artificial neural network (ANN) and Chi-square automatic interaction detection (CHAID).

Results: Accuracy is the evaluation criteria for comparing available data mining methods. Based on the accuracy criterion, the support vector machine performed better than other techniques (random forest, neural network and CHAID). The best rule is that if the patients consume salt in their diet, their age is between 50 and 69, and they have diabetes. they are 82% more likely to develop chronic kidney disease.

Conclusion: The derived rules also showed that if we use salt and we have diabetes, we are at the risk of developing chronic kidney disease. Moreover, having diabetes can increase the risk of mortality in chronic kidney patients. Aged people should also be more careful about getting chronic kidney disease. Because, they are more prone to develop chronic kidney disease.

Keywords: chronic kidney disease, data mining, prediction.