

تجزیه تحلیل عالیم بالینی بیماران مبتلا به اسکلروز چندگانه با استفاده از داده کاوی

چکیده

دریافت: ۱۳۹۵/۰۹/۰۸ ویرایش: ۱۳۹۷/۰۱/۲۳ پذیرش: ۱۳۹۷/۰۱/۳۰ آنلاین: ۱۳۹۷/۰۱/۳۱

زمینه و هدف: تکنیک‌های داده کاوی از معروف‌ترین روش‌ها به منظور استخراج دانش و داده‌های نهان و ارزشمند در حیطه پزشکی می‌باشند و از مهمترین دستاوردهای آن می‌توان به کمکرسانی در زمینه تشخیص نوع بیماری و یا انتخاب نوع درمان اشاره کرد. هدف از این مطالعه پرداختن به دو مسئله شناخت عالیم بالینی تاثیرگذار بر روی بیماری اسکلروز چندگانه (Multiple sclerosis, MS) و بررسی میزان تاثیرگذاری فاکتورهای مختلف در این بیماری و رابطه بین این فاکتورها با انواع دسته‌بندی موجود بیماری بود.

روش بررسی: داده‌ها مربوط به بیماران اسکلروز چندگانه مربوط به استان چهارمحال و بختیاری بود. این مطالعه پژوهشی در آزمایشگاه دانشگاه صنعتی شیراز همراه با همکاری تیم پزشکی انجام شد.

پافته‌ها: در این مطالعه در بررسی مسئله اول مشخص شد که بیشترین عالیم تاثیرگذار در این بیماری عالیم بالینی - بینایی بود و در بررسی مسئله دوم نتایج حاصل شده نشان داد که نسبت ابتلاء زنان به مردان چهار برابر می‌باشد. در واقع ۷۰٪ از افراد مبتلا، با تحصیلات بالاتر از دیپلم در دسته عود کننده - بهبود یابنده قرار گرفته‌اند و ۶۲/۵٪ از افراد در محدوده سنی ۲۰ تا ۴۰ سال هستند.

نتیجه‌گیری: وجود برخی از عالیم MS در افراد، موقت و گذراست و در بسیاری از موارد توسط افراد نادیده گرفته می‌شود که در صورت آگاهی از چگونگی شیوع عالیم بالینی، می‌تواند یک اختصار برای افراد پیش از شروع دوره بحرانی بیماری باشد که بعنوان خود می‌تواند موجب تشخیص سریع‌تر، درمان موثرتر و تا حدی جلوگیری از پیشرفت بیماری شود.

کلمات کلیدی: مولتیپل اسکلروزیس، داده کاوی، دسته‌بندی، درخت تصمیم‌گیری.

* زهرا رئیسی^۱
پاتنی آ رمضان نژاد^۲
مرضیه احمدزاده^۱
شهرام ترحمی^۳

۱- گروه مهندسی کامپیوتر و فناوری اطلاعات،
دانشگاه صنعتی شیراز، شیراز، ایران.
۲- گروه پزشکی قانونی، دانشگاه علوم پزشکی
شیراز، پهلوی، تهران، ایران.
۳- گروه نورولوژی، دانشگاه علوم پزشکی
جنوب شاپور، اهواز، ایران.

* نویسنده مسئول: شیراز، بلوار مدرس، دانشگاه صنعتی
شیراز، گروه مهندسی کامپیوتر و فناوری اطلاعات
تلفن: ۰۹۱۳۰۶۸۷۱۰۲
E-mail: z.reisi@sutech.ac.ir

مقدمه

واقع داده کاوی با شناخت درست از گذشته، آینده را پیش‌بینی می‌کند.^۳ داده کاوی در زمینه‌های مختلفی به کار گرفته می‌شود و یکی از زمینه‌هایی که در آن کاربرد بسیاری دارد علم پزشکی است. در علم پزشکی کشف الگوها برای تشخیص بیماری‌های جدید بسیار موثر می‌باشد. بازیابی داده‌ها به وسیله کامپیوتر می‌تواند کیفیت تصمیم‌گیری را بهبود بخشد و از خطاهای انسانی جلوگیری کند. هر چند تصمیم‌هایی که توسط انسان گرفته می‌شوند بیشتر مطلوب هستند اما وقتی با حجم زیادی از داده‌ها رو به رو باشیم تصمیمات انسانی عملکرد پایین‌تری را ارایه می‌دهند. همچنین کارایی و دقت

امروزه با رشد فناوری در سازمان‌ها، به طور دائم حجم انبوحی از داده‌ها در مدت زمان اندکی ذخیره می‌شود. روش است که استفاده از این داده‌ها و تجزیه و تحلیل آن‌ها تصمیم‌گیری را مشکل می‌سازد.

داده کاوی برای استخراج دانش از داده‌های با حجم زیاد به کار می‌رود.^۱ داده کاوی، فرایند کشف الگوهای جالب، با مفهوم و کاربردی که در حجم عظیمی از داده‌ها پنهان شده است، می‌باشد.^۲ در

قلبی و عروقی،^{۲۰-۲۶} سرطان پروستات^{۳۰} و دیابت^{۳۱-۳۴} اشاره نمود. لازم به یادآوری است در بیماری پارکینسون تکنیک‌های داده کاوی برای تشخیص نوسانات در بیماری ارایه گردیده است. در این مقاله بر روی تکنیک‌های تمثیل شده است که بر روی عالیم بالینی اعمال می‌شوند و در نهایت الگوهای قابل قبولی ارایه می‌گردد.^{۳۵} در رابطه با بیماری‌های مرتبط با مغز کارهای ارزشمندی در زمینه داده کاوی صورت پذیرفته است. Walker و همکاران استراتژی‌هایی جهت برخورد با مشکلات آلزایمر ارایه کرده و دو کلاس بیماران مبتلا به آلزایمر و نرمال را تعریف کردن و به نتایج مفیدی دست یافته‌ند که در پیش‌بینی آلزایمر و کمک به بیماران مبتلا تاثیرگذار بوده است.^{۳۶}

بیماری اسکلروز چندگانه جزو بیماری‌های Demyelinating می‌باشد که به آن دسته از بیماری‌هایی گفته می‌شود که در زمان جنینی میلین به‌طور کامل و طبیعی ساخته شده ولی در طول زندگی توسط عواملی بیماری‌زا آسیب دیده‌اند. در ضمن یادآوری می‌شود که خود میلین (Myelin) ماده‌ای است از جنس فسفولیپید که آکسون نرون‌ها را در سیستم اعصاب مرکزی و محیطی می‌پوشاند.^{۳۷} در واقع اسکلروز چندگانه بیماری مزمونی است که با درگیری نواحی مختلف سیستم عصبی مرکزی موجب بروز عالیم بالینی متفاوت و ناتوانی بیمار می‌گردد. مکانیسم اصلی بیماری، به‌احتمالی بروز پدیده خودایمنی و تخریب میلین و تا حد کمتری آکسون‌های سیستم عصبی مرکزی است. واکنش سیستم ایمنی هم به صورت سلوکی و هم تولید آنتی‌بادی‌های مختلف صورت می‌گیرد. وجه مشخص بیماری اسکلروز چندگانه وجود پلاک‌های متعدد در بافت سفید مغز، ساقه مغز و نخاع می‌باشد که در این پلاک‌ها میلین به‌صورت کامل یا ناقص تخریب شده است. در حال حاضر با وجود پیشرفت‌های خیره‌کننده پژوهشی درمان قطعی برای این بیماری یافت نشده است. اما طی چند سال اخیر استفاده از داروهای تاثیرگذار بر سیستم ایمنی، موجب کاهش حملات و تا حدی میزان ناتوانی بیماران شده است.^{۳۸}

از نظر سیر بالینی، بیماری اسکلروز چندگانه به چهار نوع مختلف تقسیم‌بندی شده است که عبارتند از:^{۳۹}

فرم عود کننده-بهبودیابنده Relapsing-remitting MS, RRMS در آن بیماران دچار حملاتی می‌شوند که به‌طور معمول چند روز تا چند هفته طول کشیده و سپس عالیم به‌صورت کامل یا ناکامل بهبود

تصمیمات زمانی که انسان‌ها با حجم و فشار زیاد کاری مواجه هستند، کاهش می‌یابد.^{۴۰}

به‌طورکلی روش‌های دسته‌بندی در داده کاوی در حوزه پژوهشی کاربرد بیشتری دارند.^{۴۱} این درحالی است که درخت تصمیم‌گیری (Decision tree) در حالت کلی به‌طور معمول دقت قابل قبولی ارایه می‌دهد.^{۴۲} کارهای انجام‌شده در زمینه پژوهشی بیشتر از تکنیک‌های دسته‌بندی استفاده کرده‌اند. در این مقاله به صورت خلاصه تعدادی از کارهای انجام‌شده را شرح می‌دهیم.

Sepehri و همکاران، "ساخت مدلی برای تعیین نوع درمان سنگ حال"^{۴۳} به‌منظور طراحی یک سیستم تصمیم یار جهت انتخاب نوع درمان سنگ کلیه با توجه به ویژگی‌های سنگ و بیمار ارایه کردن. در این روش از درخت تصمیم‌گیری استفاده شده است و با دقت ۸۵٪ نتایج حاصل به‌دست آمدند.^{۴۴} در پژوهش پیش‌بینی احتمال ابتلا افراد به دیابت بر اساس فعالیت‌های سبک زندگی در آمریکا مطالعاتی انجام گرفته است و در نهایت الگوهای پیش‌بینی استخراج گردیده است.^{۴۵} در "راهکاری جهت کشف روابط بین عوامل خطرزای قلبی"^{۴۶} از داده کاوی برای به‌دست آوردن روابط غیر مفید بین عوامل خطرزا در بیماری‌های قلب و عروق استفاده شده است. تکنیک استفاده شده در این مقاله دسته‌بندی به‌کمک درخت‌های تصمیم‌گیری است.^{۴۷} "تشخیص سکته مغزی به‌کمک تکنیک‌های داده کاوی"^{۴۸} به‌منظور تشخیص و مدیریت موثرتر بیماری سکته مغزی توسط Ghafari و همکاران معرفی شده است و از دو تکنیک داده کاوی درخت تصمیم و نزدیک‌ترین همسایه برای دسته‌بندی داده‌ها استفاده شده است و دقت حاصل شده به‌ترتیب برابر با ۹۵/۴۲ و ۹۴/۱۸٪ می‌باشد.^{۴۹}

در زمینه سرطان‌های مختلف با استفاده از تکنیک داده کاوی پیش‌بینی‌های مختلفی انجام گرفته است. Lihua و همکاران از روش‌های داده کاوی با استفاده از Serum proteomic profiling به پیش‌بینی سرطان اقدام کردن. این پژوهش معتقد است به خاطر پیچیدگی ناشی از Proteomic profiling آنالیز داده‌های زیاد نیاز به تکنیک‌های داده کاوی برای تشخیص الگوهای پیچیده دارد و در نهایت به تشخیص موفقیت‌آمیزی در سرطان تخدمان با کارایی قابل قبول دست یافتند.^{۵۰}

کارهای مشابهی با استفاده از تکنیک‌های داده کاوی در پژوهشی جهت کشف الگوهای موثر انجام شده است که از جمله آن‌ها می‌توان به سرطان پستان،^{۵۱-۵۸} بررسی فاکتورهای موثر در ژن‌ها،^{۵۹} بیماری‌های

عصبی مصنوعی برای یافتن ارتباط بین متغیرها استفاده شده است.^۱ هدف این پژوهش کمک به پزشکان جهت تشخیص سریع بیماری و تجویز مناسب، و همچنین دادن نوعی پیش‌آگهی به افراد جهت جلوگیری از ابتلاء به این بیماری بود.

روش بررسی

هدف این مطالعه یافته‌های بالینی بهمنظور کمک به تصمیم نهایی (Mac Donald) پژوهش بود چراکه بر اساس معیارهای مک دونالد وجود حداقل یک علامت بالینی برای تشخیص MS ضروری است.^۲ در پایگاه داده مورد استفاده این مقاله تمامی آزمایشات پاراکلینیک انجام شد و با فرض داشتن نتیجه تصویرسازی تشديید مغناطیسی (Magnetic resonance imaging, MRI)، بر روی یافته‌های بالینی بررسی انجام شد.

اولین مسئله‌ای که در این مطالعه به آن پرداخته شد شناخت و بررسی عالیم بالینی تاثیرگذار در بیماری اسکلروز چندگانه بود. سپس با توجه به شیوع این عالیم، میزان تاثیرگذاری آن‌ها بر روی قطعیت یا عدم قطعیت تشخیص بیماری، بررسی شد. هدف از طرح این مسئله شناسایی عالیم بالینی موثر در این بیماری جهت کمک به تشخیص سریع‌تر بیماری و تا حدودی جلوگیری از پیشرفت این عالیم و در نهایت پیشرفت بیماری اسکلروز چندگانه بود.

دومین مسئله که در این مطالعه بر روی آن کار تمرکز شده است بررسی میزان تاثیرگذاری فاکتورهای سن، جنس و میزان تحصیلات در بیماری اسکلروز چندگانه بود. در این بیماری عوامل مختلفی مانند عوامل محیطی، رثیتیکی، اجتماعی و غیره می‌توانند نقش داشته باشند. در نهایت ضمن بررسی تاثیرگذاری سن و جنس و میزان تحصیلات، روابط بین این فاکتورها با چهار دسته‌بنایی بیماری شناسایی می‌گردد. داده‌های جمع‌آوری شده مربوط به بیماران استان چهارمحال و بختیاری می‌باشند که در دو بخش عالیم بالینی و نتایج آزمایشات پاراکلینیک سازماندهی شده‌اند. همه بیماران دارای فیلد‌های تشخیص، نوع بیماری، سن، جنسیت و میزان تحصیلات می‌باشند. همچنین برخی بیماران ثبت شده در این پایگاه داده دارای فیلد تشخیص قطعی بیماری می‌باشند.

عالیم بالینی شامل موارد زیر است:

می‌بایند. در شروع بیشتر بیماران اسکلروز چندگانه در این گروه قرار دارند (۸۰-۸۵٪).^۳

پیشرونده ثانویه SPPMS: بعضی از بیماران دسته اول (RRMS) با گذشت زمان تبدیل به این نوع بیماری می‌شوند. در این حالت، بیماری بدون وجود حمله آشکار به آرامی شروع به پیشرفت می‌نماید. برخی از این بیماران با وجود پیشرفت عالیم طی زمان حملاتی را نیز تجربه می‌کنند و در سیر پیشرفت، گاهی بهبودهای خفیف دارند یا زمان‌هایی را در حالت ثبات به سر می‌برند.

پیشرونده اولیه Primary progressive MS, PPMS: در این فرم عالیم بیمار از ابتدا پیشرونده بوده و بیمار حمله‌ای را تجربه نمی‌کند. پیشرونده عودکننده PRMS: بیماری از ابتدا حالت پیشرونده همراه با عودهای حاد دارد که می‌تواند بدون بهبود کامل حملات باشد. در ضمن بین حملات، بیماری سیر پیشرونده دارد.

گفتنی است که بیمارانی که تنها یک حمله داشته باشند تحت عنوان سندرم بالینی مجزا یا Clinically isolated syndrome نامیده می‌شوند که ممکن است به سمت اسکلروز چندگانه پیشرفت نمایند و حتی ممکن است بیمار سال‌ها در این مرحله بماند و عالیم تکرار نشود. در این مطالعه بر این گونه بیماری در کنار چهار نوع بیماری اسکلروز چندگانه نیز تمرکز شده است.

در رابطه با کارهای انجام‌گرفته در بیماری اسکلروز چندگانه با تکنیک‌های داده کاوی، Li و همکاران مطالعه‌ای بهمنظور بررسی کیفیت زندگی در بیماران مبتلا به مولتیپل اسکلروزیس در آمریکا ارایه دادند. در این پژوهش تکنیک‌های تجزیه و تحلیل، درخت پارتبیشن‌بندی بازگشته انجام شده است و داده‌ها از طریق پرسشنامه SF-12v2 و به روش مصاحبه جمع‌آوری گردیده است. این پرسشنامه دائمه سلامت جسمانی و سلامت روان را شامل می‌شود. هر دامنه امتیازاتی دارد که در برگ‌های درخت نشان داده می‌شوند. این پژوهش شامل ۳۰۰۸ رکورد داده بیمار با متوسط سن ۴۲/۵ می‌باشد. لازم به یادآوری است که ۸۳٪ بیماران زن می‌باشند. همچنین در این مطالعه نشان داده شده که تشخیص در کمتر از یک سال میزان پیشرفت را کند می‌کند.^۴

Gironi و همکاران سیستم مبتنی بر داده کاوی جهت تشخیص رابطه بین عوامل ایمنی در بیماری MS ارایه دادند. در این کار از شبکه

است. پس از آن درخت تصمیم‌گیری مربوط به نمونه‌ها ایجاد گردیده است و در نهایت کارایی مدل ساخته شده مورد ارزیابی قرار می‌گیرد. برای انجام تکنیک‌های داده کاوی از نرم‌افزار SPSS-Clementine software (http://www.the-data-mine.com/Software/SPSSClementine) استفاده شده است.

یافته‌ها

برای بررسی این مسئله از تکنیک دسته‌بندی و درخت تصمیم‌گیری استفاده شده است. الگوریتم مورد استفاده Chi-squared automatic interaction detection (CHAID) می‌باشد. فیلد هدف این مسئله قطعیت یا عدم قطعیت تشخیص بیماری اسکلروز چندگانه قرار داده شد. در شکل ۱ نتیجه کلی از بررسی علایم بالینی نشان داده شده است. مهمترین متغیر در رسیدن به هدف، علایم بینایی هستند. پس از آن علایم تعادلی در این نتایج موثر بوده است و اثر علایم شناختی و حرکتی به طور تقریبی به یک اندازه است و علایم رفتاری-روانی نقش کم‌رنگ‌تری ایفا کرده‌اند.

با توجه شکل ۱ به طور مختصر نحوه تصمیم‌گیری و جهت‌دهی

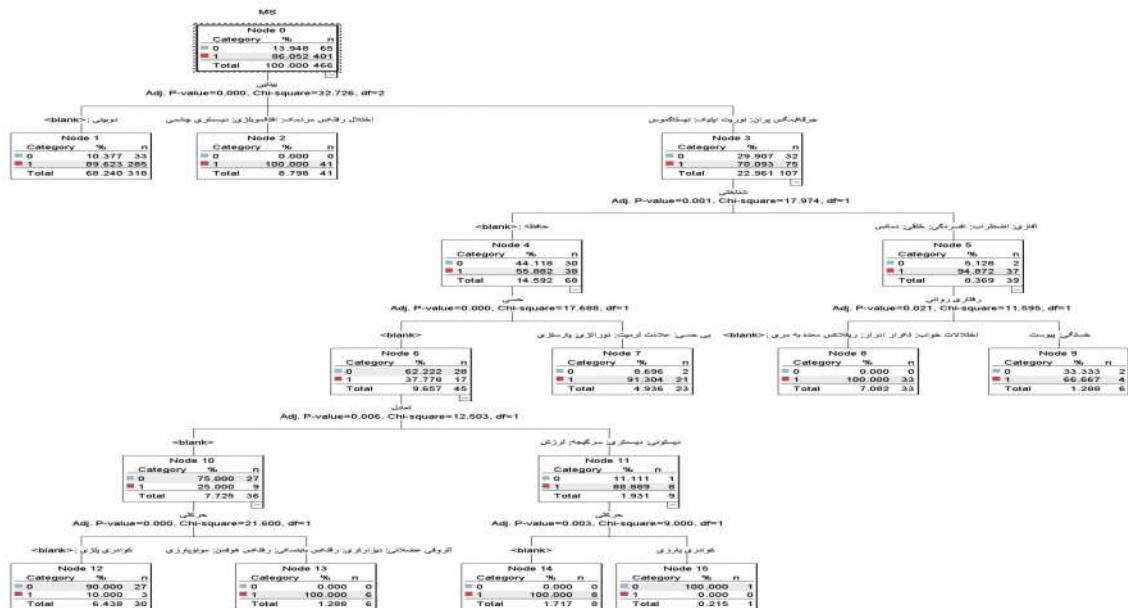
یافته‌های بالینی-بینایی: نوریت اپتیک، دویینی، نیستاگموس، دیسمتری چشمی، افتالوموپلژی بین‌هسته‌ای، جرقه/مگس‌پران، اختلال رفلکس مردمک.

یافته‌های بالینی-حرکتی: مونوپارزی، پاراپارزی، همی‌پارزی، کوادری پارزی، پاراپلژی، همی‌پلژی، کوادری پلژی، اسپاسم، دیزاردتری، آتروفی عضلانی، کرامپ، هایپوتونی، میوکمی، سندرم پای بی قرار، رفلکس باپنسکی، رفلکس هومن، افتادگی پا.

یافته‌های بالینی-حسی: پارستزی، بی‌حسی، نورالژی، علامت لرمیت، اختلالات پروپریوسپیتو.

یافته‌های بالینی-رفتاری/ روانی: اختلالات خواب، تکرار ادرار، اختلالات نعوظ در مردان، ازال رتروگرید، سرد مزاجی، بیوست، اختلالات اجابت مزاج، ریفلکس معده به مری، خستگی.

وجود فیلد خالی در علایم بالینی به منزله این است که بیمار این علامت را ندارد. در هر دو مسئله 80% از داده‌ها به عنوان داده آموزشی و 20% دیگر را به عنوان داده آزمایشی در نظر گرفته شده است. با توجه به کارایی بالای استراتژی‌های دسته‌بندی و دقت بالای نتایج، در این مطالعه برای دسته‌بندی از درخت تصمیم‌گیری استفاده گردیده است. در ابتدا برآیند پیش‌پردازش جهت آماده‌سازی داده‌ها برای ساخت مدل انجام گرفته



شکل ۱: بررسی علایم بالینی

جدول برای بررسی درستی این مدل استفاده شده است. همان‌طور که از جدول استنبط می‌شود، الگوریتم CHAID، ۴۶ رکورد از داده‌ها را برای قسمت آموزش درخت تصمیم‌گیری و ۱۲۲ رکورد برای قسمت تست در نظر گرفته است. در قسمت آموزش الگوریتم در ۴۷ رکورد پیش‌بینی شباهد داشته است و در قسمت تست در ۱۷ رکورد این خطای دیده می‌شود. در نهایت دقت مدل آموزشی نزدیک به ۹۰٪ و دقت مدل آزمایشی حدود ۸۶٪ است که در واقع دقت قابل قبولی محسوب می‌شود.

در معرفی مسئله اول عنوان شد که در این مسئله بررسی ترکیب عالیم بالینی نیز مورد بررسی ارزیابی قرار گرفته است. در مورد ترکیب عالیم بالینی، شش ترکیب مهم از این مدل استخراج گردیده است. این ترکیبات با توجه به شیوع و میزان تاثیرگذاری عالیم بالینی به دست آمده‌اند. این دسته‌بندی به صورت زیر می‌باشد:

- ۱- شناختی و حرکتی، ۲- تعادل و حرکتی، ۳- تعادل و شناختی، ۴- بینایی و شناختی، ۵- بینایی و حرکتی، ۶- بینایی و تعادل.

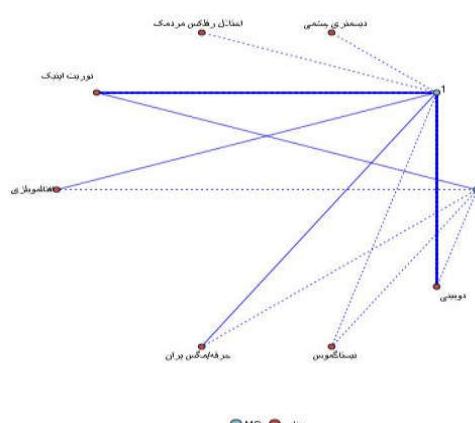
در مدل استخراج شده برای هر کلام از این ترکیبات، جدول‌ها و نمودارها به صورت جداگانه ترسیم شده است و مورد تجزیه و تحلیل قرار گرفته‌اند و در جدول ۲ ترکیب این عالیم به تفکیک ارایه شده است. لازم به یادآوری است که این عالیم با توجه به پایگاه داده موجود استخراج شده‌اند. برای بررسی این مسئله از الگوریتم Apriori استفاده شده است. فیلد هدف این مسئله نوع بیماری می‌باشد. نوع بیماری شامل چهار دسته گفته شده در بخش پیشین می‌باشد. در ابتدا تاثیر جنسیت بر روی نوع بیماری مورد بررسی قرار می‌گیرد. همان‌طور که در جدول ۳ مشاهده می‌شود درصد ابتلا زنان نسبت به مردان چهار برابر است و ۵/۵٪ از زنان مبتلا به بیماری و ۳/۶٪ از مردان مبتلا در دسته عودکننده-بهبودیابنده قرار می‌گیرند.

با توجه به جدول ۴ افرادی که به طور متوسط تحصیلات بین دیپلم و بالاتر از دیپلم داشتند بیشترین گروه ابتلا به اسکلروز چندگانه

عالیم بالینی شرح داده می‌شود: درخت تصمیم‌گیری ابتدا با توجه به درصد و شیوع عالیم بالینی اولین سطح دسته‌بندی را انجام داده و سه نوع از عالیم که بیشترین شیوع را داشته‌اند و مربوط به عالیم بالینی-بینایی هستند را برای ادامه تصمیم‌گیری انتخاب می‌کند. در سطح دوم با شیوع بالای عالیم بالینی-شناختی مواجه می‌شود که بر اساس میزان شیوع عالیم مربوط به این دسته، دو نوع تقسیم‌بندی را برای ادامه کار انتخاب می‌کند. این درخت در سطح سوم با دو دسته از عالیم بالینی-حسی و عالیم بالینی-رفتاری روانی مواجه می‌گردد و پس از بررسی، عالیم بالینی-رفتاری-روانی از ادامه کار برای تصمیم‌گیری حذف و عالیم بالینی-حسی ادامه داده می‌شوند. سطح سوم درخت به تصمیم‌گیری در مورد عالیم بالینی-تعادل و سطح چهارم به بررسی عالیم بالینی-حرکتی می‌پردازد.

شکل ۲ میزان شیوع عالیم و تاثیرگذاری آن‌ها را نشان می‌دهد. خطوط پر رنگ در این شکل نشان‌دهنده شیوع بیشتر عالیم است و با کم شدن ضخامت خط، تاثیرگذاری عالیم هم کمتر می‌شود. عالمات‌های نوریت اپتیک و دوبینی بیشترین شیوع را نشان داده‌اند و سایر عالیم قرار گرفته در این دسته به ترتیب اهمیت در دو سطح قرار می‌گیرند که در سطح اول عالیم افتالموپلژی و جرفه/مگس پران و در سطح دوم عالیم دیسمتری چشمی، اختلال رفلکس مردمک و نیستاگموس قرار می‌گیرند.

جدول ۱ شامل نتایج نهایی مدل استخراج شده می‌باشد. از این



شکل ۲: شیوع عالیم بالینی بینایی

جدول ۱: بررسی صحت مدل

آموزش	تست	بخش	
%۸۹/۰۸	۴۱۴	%۸۷/۰۷	صحیح
%۱۰/۲	۴۷	%۱۳/۹۳	غلط
۴۶۱	۱۲۲	تعداد کل	

جدول ۲: شیوه علایم

ترکیب علایم	درصد شیوه	ترکیب علایم	درصد شیوه	درصد شیوه
دویینی و آتاسی	۳۶/۶۵	اضطراب و اسپاسم	۲۴/۷۵	۲۴/۷۵
دویینی و سرگیجه	۲۹/۷۰	اضطراب و پاراپارزی	۱۹/۸۰	۱۹/۸۰
دویینی و لرزش	۲۴/۷۵	اسفردگی و اسپاسم	۳۹/۶۰	۱۹/۸۰
دویینی و اسپاسم	۲۴/۷۵	اسفردگی و رفلکس بابنی	۲۴/۷۵	۱۹/۸۰
دویینی و مونوپارزی	۱۹/۸۰	اسفردگی و همی پارزی	۲۴/۷۵	۲۴/۷۵
دویینی و همی پارزی	۲۴/۷۵	اسفردگی و پاراپارزی	۲۹/۷۰	۲۹/۷۰
دویینی و کرامپ	۱۹/۸۰	اسفردگی و کرامپ	۲۴/۷۵	۲۴/۷۵
دویینی و اضطراب	۲۹/۷۰	آتاسی و اسفردگی	۵۹/۴۰	۵۹/۴۰
دویینی و اسفردگی	۵۴/۴۵	آتاسی و خلقی	۱۹/۸۰	۱۹/۸۰
نوریت اپتیک و آتاسی	۹۰	سرگیجه و پاراپارزی	۲۴/۷۵	۲۴/۷۵
نوریت اپتیک و سرگیجه	۸۹/۵	سرگیجه و اسپاسم	۲۴/۷۵	۲۴/۷۵
نوریت اپتیک و اسپاسم	۴۹/۵۰	لرزش و حافظه	۱۴/۸۵	۱۴/۸۵
نوریت اپتیک و رفلکس بابنی	۲۴/۷۵	لرزش و اسفردگی	۱۹/۸۰	۱۹/۸۰
نوریت اپتیک و پاراپارزی	۳۹/۶۰	لرزش و پاراپارزی	۲۴/۷۵	۲۴/۷۵
نوریت اپتیک و کوادری پلزی	۱۹/۸۰	لرزش و کوادری پلزی	۳۴/۵۶	۳۴/۵۶
نوریت اپتیک و اضطراب	۴۹/۵۰	سرگیجه و همی پارزی	۲۴/۷۵	۲۴/۷۵
نوریت اپتیک و اسفردگی	۸۸/۴۵	آتاسی و اسپاسم	۳۴/۶۵	۳۴/۶۵
نوریت اپتیک و خلقی	۱۹/۸۰	افتالموبلزی بین‌هسته‌ای و اسفردگی	۱۹/۸۰	۱۹/۸۰

جدول ۳: تاثیر جنسیت بر بیماری اسکلروز چندگانه

جنسیت	غیرقطعی بودن تشخیص	سندرم بالینی جداشده	سندرم بالینی جداشده	عدوکننده بیهویدیابنده	پیشرونده اولیه	پیشرونده ثانویه	پیشرونده اولیه	عدوکننده	زن
۴۲	۴۲	۴۴	۲۶۲	۱۰	۷۰				
۸	۸	۱۱	۶۳	۵	۱۸				مرد

جدول ۴: تاثیر تحصیلات بر بیماری اسکلروز چندگانه

تحصیلات	غیرقطعی بودن	غیرقطعی بودن	تشخیص	تعداد	
پیشرونده	پیشرونده	پیشرونده	عدوکننده	عدوکننده	بسیار
عدوکننده	عدوکننده	عدوکننده	بیهویدیابنده	بیهویدیابنده	-
۷	۶	۴	۲۴	۰	۲
۱۰	۱۴	۱۴	۹۳	۲	۲۷
۲۴	۱۳	۲۳	۹۴	۵	۳۰
۹	۱۷	۱۴	۱۱۴	۸	۲۹
					بالاتر از دیپلم

جدول ۵: تاثیر سن بر بیماری اسکلرورز چندگانه

رده سنی	تشخیص	غیرقطعی بودن	سندرم بالینی	جداشده	بهبودیابنده	عودکننده	پیشرونده	عودکننده	پیشرونده	پیشرونده	پیشرونده
۶۰ تا ۵۰	۴	۰	۱۶	۰	۷۹	۱۱	۶	۴	۲	۹	۲۴
۵۰ تا ۴۰	۱۷	۰	۱۲۶	۷	۱۳۶	۱۷	۲۰	۱۱	۶	۶	۲۰
۴۰ تا ۳۰	۴۱	۷	۱۳۶۴	۱۳۶۵	۱۳۶۸	۱۳۴۸	۱۳۵۳	۱۳۵۵	۱۳۵۰	۱۳۵۱	۲۰
۳۰ تا ۲۰	۲۶	۸	۱۳۶۶	۱۳۶۷	۱۳۶۹	۱۳۴۶	۱۳۴۸	۱۳۵۳	۱۳۵۵	۱۳۵۰	۱۵

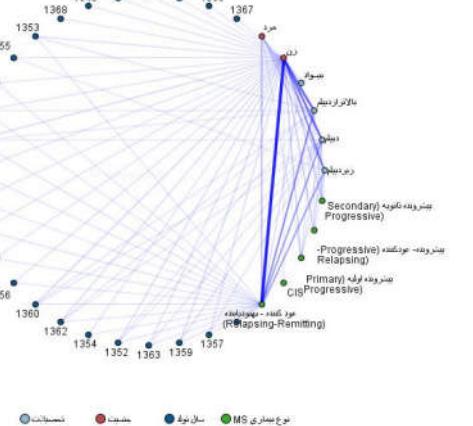
بین سال‌های ۱۳۵۱ تا ۱۳۷۱ بیشترین شیوع را نشان می‌دهند. در نتیجه افراد با ویژگی‌های زن بودن، سنین بین ۲۰ تا ۴۰ سال و میزان تحصیلات بالاتر از دیپلم بیشترین مبتلایان به بیماری اسکلرورز چندگانه را در این مطالعه تشکیل داده‌اند.

بحث

با توجه به نتایج به دست آمده از بررسی شناخت عالیم بالینی تاثیرگذار بر روی بیماری اسکلرورز چندگانه در این پژوهش می‌توان پرخطرترین عالیم این بیماری را در هر استان شناسایی کرد. همچنین با توجه به بررسی میزان تاثیرگذاری فاکتورهای سن، جنس و میزان تحصیلات در بیماری اسکلرورز چندگانه و رابطه بین این فاکتورها با انواع دسته‌بندی بیماری استنباط می‌شود که زنان در سنین بین ۲۰ تا ۴۰ سال و میزان تحصیلات بالاتر از دیپلم بیش از سایر افراد در معرض ابتلا به بیماری هستند.

نتیجه این مطالعه بیان‌کننده توجه و تمرکز بیشتر بر روی پیش‌آگهی این بیماری به خصوص قشر زنان در سنین جوانی می‌باشد. رابطه بین فاکتورهای موثر می‌تواند به تصمیم‌گیری‌های مدیریتی در این زمینه به مسئولین کمک نماید. همچنین می‌توان افراد مبتلا به بیماری را در دسته‌های مختلف بیماری مورد ارزیابی تخصصی قرار داد و راه حلی جهت جلوگیری از پیشگیری بیماری و انتقال به دسته‌های عودکننده یافتد.

سپاسگزاری: این مقاله حاصل تلاش‌های معاونت دارویی استان چهارمحال و بختیاری جهت فراهم کردن داده‌های موردنیاز پژوهش و همکاری دانشگاه صنعتی شیراز می‌باشد. نویسنده‌گان مراتب تشکر و قدردانی خود را از این عزیزان به عمل می‌آورند.



شکل ۳: ارتباط فاکتورهای مختلف با نوع بیماری

را تشکیل داده‌اند. در واقع ۷۰٪ از افراد با تحصیلات بالاتر از دیپلم در دسته عودکننده-بهبودیابنده قرار گرفته‌اند.

برای نشان دادن تاثیر سن بر روی این بیماری از جدول ۵ استفاده شده است. همان‌طور که از جدول استنباط می‌شود ۸۷/۸٪ از مبتلایان در رده سنی ۲۰ تا ۴۰ سال هستند و ۶۲/۵٪ از افراد مبتلای ۲۰ تا ۴۰ سال در دسته عودکننده-بهبودیابنده قرار گرفته‌اند.

در شکل ۳ گراف کلی ارتباط بین سن، جنس و میزان تحصیلات با نوع بیماری ارایه شده است. در این گراف نشان داده می‌شود که جنسیت با دسته عودکننده-بهبودیابنده بیشترین ارتباط را دارد و میزان تحصیلات بالاتر از دیپلم نیز به این دسته اضافه می‌شود. سال تولد افراد در این گراف با توجه به تاریخ خورشیدی می‌باشد و تاریخ تولد

References

1. Han J, Kamber M. Data Mining: Concepts and Techniques. 2nd ed. University of Illinois at Urbana-Champaign; 2006.
2. Ngai EW, Xiu L, Chau DC. Application of data mining techniques in customer relationship management: A literature review and classification. *Expert Syst Appl* 2009;36(2):2592-2.
3. Wu X, Zhu X, Wu GQ, Ding W. Data mining with big data. *IEEE Trans Knowl Data Eng* 2014;26(1):97-107.
4. Eapen AG. Application of Data Mining in Medical Application [Thesis]. Ontario, Canada: University of Waterloo, 2004.
5. Dobre OA, Abdi A, Bar-Ness Y, Su W. Survey of automatic modulation classification techniques: classical approaches and new trends. *IET Commun* 2007;1(2):137-56.
6. Anderson DR, Sweeney DJ, Williams TA, Camm JD, Cochran JJ, Ohlmann JW. An Introduction to Management Science: Quantitative Approaches to Decision Making. 14th ed. Mason, OH: South-Western Cengage Learning; 2014.
7. Sepehrin MM, Rahnema P, Shadpour P, Teimourpour B. A data mining based model for selecting type of treatment for kidney stone patients. *Tehran Univ Med J* 2009;67(6):421-7.
8. Repalli P. Prediction on Diabetes Using Data mining Approach. Oklahoma State University; 2011.
9. Kajabadi A, Sarace MH, Asgari S. Medical Data Mining: An Approach to Discovery Relationships Among Cardiovascular Risk Factors. 3rd Data Mining Conference Amir Kabir University, 2009.
10. Ghafari H, Amini L, Faraahi A. Stroke Diagnosis Using Data Mining Techniques. 5th Data Mining Conference Amir Kabir University, 2011.
11. Li L, Tang H, Wu Z, Gong J, Gruidl M, Zou J, et al. Data mining techniques for cancer detection using serum proteomic profiling. *Artif Intell Med* 2004;32(2):71-83.
12. Deler D, Walker G, Kadam A. Predicting breast cancer survivability: a comparison of three data mining methods. *Artif Intell Med* 2005;34(2):113-27.
13. Bellaachia A, Guven E. Predicting breast cancer survivability using data mining techniques. *Age* 2006;58(13):10-110.
14. Grzymala-Busse J, Hu M. A Comparison of several approaches to missing attribute values in data mining. In: Ziarko W, Yao Y, editors. Rough Sets and Current Trends in Computing. Lecture Notes in Computer Science. Berlin: Springer Heidelberg; 2001. P. 378-85.
15. Forbes SA, Bindal N, Bamford S, Cole C, Kok CY, Beare D, et al. COSMIC: mining complete cancer genomes in the Catalogue of Somatic Mutations in Cancer. *Nucleic Acids Res* 2011;39(Database issue):D945-50.
16. Kuo WJ, Chang RF, Chen DR, Lee CC. Data mining with decision trees for diagnosis of breast tumor in medical ultrasonic images. *Breast Cancer Res Treat* 2001;66(1):51-7.
17. Bojesen SE, Pooley KA, Johnatty SE, Beesley J, Michailidou K, Tyer JP, et al. Multiple independent variants at the TERT locus are associated with telomere length and risks of breast and ovarian cancer. *Nat Genet* 2013;45(4):371-84, 384e1-2.
18. Chou SM, Lee TS, Shao YE, Chen IF. Mining the breast cancer pattern using artificial neural networks and multivariate adaptive regression splines. *Exp Syst Appl* 2004;27(1):133-42.
19. Rhodes DR, Yu J, Shanker K, Deshpande N, Varambally R, Ghosh D, et al. ONCOMINE: a cancer microarray database and integrated data-mining platform. *Neoplasia* 2004;6(1):1-6.
20. Palaniappan S, Awang R. Intelligent heart disease prediction system using data mining techniques; Proceedings of IEEE/ACS International Conference on Computer Systems and Applications (AICCSA2008); 2008 Mar 31-Apr 4; Doha, Qatar. p. 108-15.
21. SA S, Intelligent heart disease prediction system using data mining techniques. *Int J Healthcare Biomed Res* 2013;1:94-101.
22. Soni J, Ansari U, Sharma D, Soni S. Predictive data mining for medical diagnosis: An overview of heart disease prediction. *Int J Comput Appl* 2011;17(8):43-8.
23. Kumari M, Godara S, Comparative study of data mining classification methods in cardiovascular disease prediction, 2011; 1.
24. Dangare CS, Apte SS. Improved study of heart disease prediction system using data mining classification techniques. *Int J Comput Appl* 2012;47(10):44-8.
25. Soni J, Ansari U, Sharma D, Soni S. Intelligent and effective heart disease prediction system using weighted associative classifiers. *Int J Comput Sci Eng* 2011;3(6):2385-92.
26. Patil SB, Kumaraswamy YS. Extraction of significant patterns from heart disease warehouses for heart attack prediction. *IJCNS* 2009;9(2):228-235.
27. Zhang H, Dong Y, Zhao H, Brooks JD, Hawthorn L, Nowak N, et al. Microarray data mining for potential selenium targets in chemoprevention of prostate cancer. *Cancer Genomics Proteomics* 2005;2(2):97-114.
28. Shah S, Kusiak A. Cancer gene search with data-mining and genetic algorithms. *Comput Biol Med* 2007;37(2):251-61.
29. Tomlins SA, Mehra R, Rhodes DR, Cao X, Wang L, Dhanasekaran SM, et al. Integrative molecular concept modeling of prostate cancer progression. *Nat Genet* 2007;39(1):41-51.
30. Loberg RD, Day LL, Harwood J, Ying C, St John LN, Giles R, et al. CCL2 is a potent regulator of prostate cancer cell migration and proliferation. *Neoplasia* 2006;8(7):578-86.
31. Breault JL, Goodall CR, Fos PJ. Data mining a diabetic data warehouse. *Artif Intell Med* 2002;26(1):37-54.
32. Sigurdardottir AK, Jonsdottir H, Benediktsson R. Outcomes of educational interventions in type 2 diabetes: WEKA data-mining analysis. *Patient Educ Couns* 2007;67(1-2):21-31.
33. Koh HC, Tan G. Data mining applications in healthcare. *J Healthc Inf Manag* 2005;19(2):64-72.
34. Georga E, Protopappas V, Guillen A, Fico G, Ardigo D, Arredondo MT, et al. Data mining for blood glucose prediction and knowledge discovery in diabetic patients: the METABO diabetes modeling and management system. *Conf Proc IEEE Eng Med Biol Soc* 2009;2009:5633-6.
35. Bonato P, Sherrill DM, Standaert DG, Salles SS, Akay M. Data mining techniques to detect motor fluctuations in Parkinson's disease. *Conf Proc IEEE Eng Med Biol Soc* 2004;7:4766-9.
36. Walker PR, Smith B, Liu QY, Famili AF, Valdés JJ, Liu Z, et al. Data mining of gene expression changes in Alzheimer brain. *Artif Intell Med* 2004;31(2):137-54.
37. Miller DH, Weinshenker BG, Filippi M, Banwell BL, Cohen JA, Freedman MS, et al. Differential diagnosis of suspected multiple sclerosis: a consensus approach. *Mult Scler* 2008;14(9):1157-74.
38. Barcellos LF, Oksenberg JR, Begovich AB, Martin ER, Schmidt S, Vittinghoff E, et al. HLA-DR2 dose effect on susceptibility to multiple sclerosis and influence on disease course. *Am J Hum Genet* 2003;72(3):710-6.
39. Rumrill PD, editor. Employment Issues and Multiple Sclerosis. New York, NY: Demos Vermande, 2003.

40. Li Y, Schwartz CE. Data mining for response shift patterns in multiple sclerosis patients using recursive partitioning tree analysis. *Qual Life Res* 2011;20(10):1543-53.
41. Gironi M, Saresella M, Rovaris M, Vaghi M, Nemni R, Clerici M, et al. A novel data mining system points out hidden relationships between immunological markers in multiple sclerosis. *Immun Ageing* 2013;10:4933-10.
42. Polman CH, Reingold SC, Edan G, Filippi M, Hartung HP, Kappos L, et al. Diagnostic criteria for multiple sclerosis: 2005 revisions to the "McDonald Criteria". *Ann Neurol* 2005;58(6):840-6.

Analyzing clinical symptoms in multiple sclerosis using data mining

Zahra Raeisi M.D.^{1*}Pantea Ramezannejad Ph.D.²Marzieh Ahmadzade Ph.D.¹Shahram Tarahomi Ph.D.³

1- Department of Computer Engineering and IT, Shiraz University of Technology, Shiraz, Iran.

2- Department of Forensic Medicine, Shahid Beheshti University of Medical Sciences, Tehran, Iran.

3- Department of Neurology, Jondi Shapoor University of Medical Sciences, Ahvaz, Iran.

Abstract

Received: 28 Nov. 2016 Revised: 12 Apr. 2017 Accepted: 19 Apr. 2017 Available online: 20 Apr. 2017

Background: One of the today most common and incurable diseases that is associated with central neural system is 'MS' disease. Multiple sclerosis (MS) is a demyelinating disease in which the insulating covers of nerve cells in the brain and spinal cord are damaged. In this disease become apparent a wide spectrum of symptoms such as lose muscles control and their coordination and vision derangement. The goal of this research is to consider to two problems: 1- Recognition of effective clinical symptoms on MS disease and 2- Considering levels of effectiveness of age, sex and education levels factors on MS disease and association between these factors according to verity of categories of this disease.

Methods: Data mining science in medicine is worthy of attention with main application in diagnosis, therapy and prognosis, respectively high volume of collected datum. The data that were used in this article are about patients of Chaharmahal and Bakhtiari Province and collected by cure assistance. In this paper classification and association methods in software engineering field are used. Classification is a general process related to categorization, the process in which ideas and objects are recognized, differentiated, and understood. Association rules are created by analyzing data for frequent if/then patterns and using the criteria support and confidence to identify the most important relationships.

Results: In consideration of first problem in this paper, concluded vision-clinical symptoms are the most effective symptoms and in consideration of second problem, concluded that from 584 records, women affected four times more than men. In other word 70% of MS patients with high graduate are in relapsing-remitting category and 62.5% of MS patients are 20-40 years old.

Conclusion: Some of symptoms are quite temporary and transitory and are ignored by people. Awareness of clinical-symptoms prevalence manner can be warning for people before starting critical cycle of illness. This would cause early diagnosis, effective therapy and even prevention of disease progress, respectively to MS chronicity.

Keywords: association, classification, data mining, multiple sclerosis.

* Corresponding author: Department of Computer Engineering and IT, Shiraz University of Technology, Modares Blvd., Shiraz, Iran.
Tel: +98 9130687102
E-mail: z.reisi@sutech.ac.ir