

مقایسه مدل‌های رگرسیون لجستیک و بیزین رگرسیون لجستیک به منظور پیش‌بینی مکانی حرکت‌های توده‌ای استان کردستان

کامران چپی - دانشیار گروه مرتع و آبخیزداری، دانشکده منابع طبیعی، دانشگاه کردستان، سنندج.
داود طالب‌پور اصل * - دکترای ژئومورفولوژی، گروه ژئومورفولوژی، دانشکده منابع طبیعی، دانشگاه کردستان، سنندج.
عطالله شیرزادی - دکترای آبخیزداری، گروه مرتع و آبخیزداری، دانشکده منابع طبیعی، دانشگاه کردستان، سنندج.

پذیرش مقاله: ۱۳۹۷/۰۳/۲۱ تائید نهایی: ۱۳۹۶/۰۸/۲۴

چکیده

هدف از انجام این پژوهش ارائه روش ترکیبی بیزین رگرسیون لجستیک و مقایسه کارایی آن با روش رگرسیون لجستیک به منظور تهیه نقشه پیش‌بینی مکانی وقوع حرکت‌های توده‌ای در استان کردستان می‌باشد. در ابتدا، بر اساس مرور منابع ۱۸ عامل تأثیرگذار بر وقوع حرکت‌های توده‌ای شامل: درجه شیب، جهت شیب، ارتفاع، انحنای معمولی شیب، انحنای عرضی شیب، انحنای طولی شیب، شاخص توان حمل جریان، شاخص نمناکی توپوگرافی، شاخص طول و زاویه شیب، لیتولوزی، بارش، کاربری اراضی، فاصله از گسل، تراکم گسل، فاصله از رودخانه، تراکم رودخانه، فاصله از جاده و تراکم جاده انتخاب شدند. سپس، در روش رگرسیون لجستیک (LR) بر اساس سطح معنی‌داری آماری ۷ عامل و در روش بیزین رگرسیون (BLR) بر اساس شاخص Information Gain Ratio ۱۱ عامل به عنوان عوامل مؤثر انتخاب و جهت مدل‌سازی به کار گرفته شدند. ارزیابی مدل‌ها (داده‌های تعلیمی و داده‌های تست) توسط معیارهای Accuracy، Sensitivity، Specificity، ROC و ریشه میانگین مربعات خطأ انجام شدند. نتایج ارزیابی مدل‌های مورد استفاده در این تحقیق نشان داد که اختلاف معنی‌داری در سطح ۹۵ درصد بین کارایی و نقشه‌های پیش‌بینی مکانی تهیه شده برای مناطق حساس به وقوع حرکت‌های توده‌ای خاک با روش‌های BLR و LR مشاهده نشد و می‌توان از مدل BLR نیز به مانند مدل LR به عنوان یک مدل معیار استفاده نمود. لذا با روش LR حدود ۲۶ درصد از مساحت استان کردستان در معرض حساسیت زیاد و خیلی زیاد به وقوع حرکت‌های توده‌ای (۵۴ درصد مجموع حرکت‌های توده‌ای) قرار دارد و با روش BLR حدود ۳۳ درصد از مساحت استان کردستان در معرض حساسیت زیاد و خیلی زیاد به وقوع حرکت‌های توده‌ای (۶۴ درصد مجموع حرکت‌های توده‌ای) قرار دارد که نواحی غرب استان دارای پتانسیل بیشتری هستند.

واژگان کلیدی: زمین‌لغزش، تئوری بیزین، رگرسیون لجستیک، استان کردستان.

مقدمه

زمین لغزش‌ها به عنوان یک نمونه بر جسته از تخریب زمین در میان هفت عامل تهدید خاک به شمار می‌رود(کیسترا^۱ و همکاران، ۲۰۱۶). آنها باعث تغییرات زیاد، اختلال در چشم انداز، کاهش منابع تولی و اختلال در فعالیت‌های حمل و نقل و عبور و مرور می‌گردند(ستوکینگ و مورناغان، ۲۰۰۱). دامنه‌ها در طبیعت تحت تأثیر فرایندهای بیرونی به دلیل تغییرات زمین‌شناسی، ژئومرفولوژیکی و اقلیمی می‌باشند. چنین فرایندهایی منجر به وقوع حرکت‌های دامنه‌ای از جمله زمین‌لغزش می‌گردد(هاکیو^۲ و همکاران، ۲۰۱۶). استراتژی مطالعه زمین‌لغزش شامل شناخت فرآیند، تحلیل خطوط پیش‌بینی زمین‌لغزش در آینده برای کاهش پیشرفت و خسارات ناشی از آن می‌باشد(لان^۳ و همکاران، ۲۰۰۴).

در دهه گذشته، ارزیابی حساسیت^۴، خطر^۵ و ریسک^۶ زمین‌لغزش برای جوامع بین‌المللی موضوع مهم پژوهش شده است. در طول این مدت پژوهش‌ها در مورد زمین‌لغزش‌ها در دو مقیاس مطالعه شده‌اند: در مقیاس یک مکان مشخص^۷ با مقیاس کمتر از ۱:۵۰۰۰ و ارزیابی‌های منطقه‌ای^۸ با مقیاس ۱:۲۵۰۰۰ تا ۱:۲۵۰۰۰۰ (وandroom^۹ و همکاران، ۲۰۱۶). مطالعات در مقیاس اول، طیف وسیعی از ناپایداری‌های دامنه و تمامی انواع فعالیت‌های زمین‌لغزش در یک ناحیه مشخص از مساحت خیلی کم در حد متر مربع تا کل دامنه(کوهستان) را شامل می‌شود. فعالیت‌ها در این محدوده شامل نقشه پهنه‌بندی هندسه و ناپایداری دامنه، پهنه‌بندی تشکیلات زیست محیطی، تعیین درجه فعالیت دامنه با استفاده از ابزارها و اندازه‌گیری‌های سطحی و مشاهدات زیر سطحی، مدل‌سازی ژئومرفولوژیکی و ژئوتکتونیکی دامنه مورد مطالعه(وandroom و همکاران، ۲۰۱۶) می‌باشند. ارزیابی‌های منطقه‌ای، محدوده‌ای از مساحت‌های چند هکتاری تا هزاران کیلومتر مربع را شامل می‌گردد. مقیاس مورد مطالعه از ۱:۲۵۰۰۰ تا ۱:۲۵۰۰۰۰ را به خود اختصاص می‌دهد. این روش عمده‌اً بر اساس مدل‌سازی با روش‌های مختلف هستند که هدف اصلی آن‌ها تعیین شرایط زمانی و مکانی جهت پیش‌بینی وقایع آینده بر اساس شرایط زمانی و مکانی وقایعی است که در گذشته اتفاق افتاده‌اند، می‌باشد.

زمین‌لغزش‌ها در بسیاری از مناطق دنیا بخصوص کشورهای کوهستانی از جمله ایران، یکی از چالش‌های عمدۀ محیط زیست به شمار می‌رود که بیشتر در استان‌های مازندران، گیلان، چهارمحال و بختیاری، اردبیل و کردستان اتفاق می‌افتد (متولی ۱۳۸۱). هاک و همکارن (۲۰۱۶) به مطالعه تلفات انسانی و خسارت‌های اقتصادی ناشی از زمین‌لغزش‌ها در ۲۷ کشور اروپا اقدام نمودند. طی ۲۰ سال جمع‌آوری داده‌های موجود، ۱۳۷۰ گزارش مرگ و میر و ۷۸۷ گزارش مجروحیت صدمه به مردم از ۴۷۶ زمین‌لغزش (به صورت میانگین 108 ± 82) مرگبار ثبت شده است. در حدود $1/3$ تا $3/6$ میلیون اروپایی در مناطق حساس به وقوع زمین‌لغزش زندگی می‌کنند(جیدیک^{۱۰} و همکاران، ۲۰۱۴). علاوه بر این، ۸۰۰۰ تا ۲۰۰۰ کیلومتر از جاده‌ها و راه‌آهن‌ها در اروپا به شدت در معرض زمین‌لغزش‌ها قرار دارند(جیدیک و همکاران، ۲۰۱۴).

^۱. Keesstra

^۲. Stocking and Murnaghan

^۳. Haque

^۴. Lan

^۵. Susceptibility

^۶. Hazard

^۷. Risk

^۸. Site-specific scale

^۹. Regional scale

^{۱۰}. Vandromme

^{۱۱}. Jaedicke

در اوایل شروع قرن بیست و یکم مناطق مستعد به وقوع زمین لغزش در اروپا با توجه به افزایش تعداد وقوع زمین لغزشها افزایش چشمگیری یافته است (جیدیک و همکاران، ۲۰۱۴). پایگاه داده بین المللی^۱ گزارش کرده است که در قرن گذشته، قاره اروپا به عنوان دومین قاره در جهان به خاطر تعداد مرگ و میر و خسارت‌های اقتصادی ۱/۵ بیلیون یورو (شناخته شده است) (گوها^۲ و همکاران، ۲۰۱۵). در میان ۲۷ کشور اروپایی مطالعه شده کشور ترکیه با ۳۳۵ مرگ و میر ناشی از زمین لغزش اولین کشور به دلیل تهدید توسط زمین لغزش محسوب می‌گردد و کشورهای ایتالیا با ۲۸۳ مرگ و میر، روسیه با ۱۶۹ مرگ و میر و کشور پرتغال با ۹ آمار مرگ و میر در اولویت‌های بعدی قرار گرفته‌اند (هاکیو^۳ و همکاران، ۲۰۱۶).

استان کردستان از لحاظ وقوع تعداد زمین‌لغزش با ثبت ۲۹۲ زمین‌لغزش بعد از استان‌های مازندران و گلستان در رتبه‌ی ۳ کشوری قرار دارد و چنان‌چه ملاک رتبه‌بندی مساحت استان‌ها باشد این استان در رتبه‌ی بالاتری قرار می‌گیرد (میرصانعی و مهدیفر، ۱۳۸۵). بر اساس خصوصیات توپوگرافی، ژئومورفولوژی، خاک‌شناسی، زمین‌شناسی (لیتلولوژی) و اقلیم؛ استان کردستان به دو بخش شرقی (شامل شرق، جنوب شرقی و مرکزی استان) و غربی (شامل غرب و جنوب غربی استان) تقسیم‌بندی شده است. زمین‌لغزش‌های سطحی و عمقی کردستان غربی به دلیل تأثیر برخورد صفحه عربستان با صفحه ایران و همچنین قرار گیری در ناحیه زاگرس رورانده که با گسل خوردن و شکستگی همراه است، ناشی از فعالیت‌های تکتونیکی و ساختمانی می‌باشند. در حالی که در کردستان شرقی به این دلیل که اختصاصات زمین‌شناسی زون ساختاری-رسوبی، سنتنگ-سیرجان را داشته و عمدتاً دارای رسوبات جوان کواترنری با عمق مناسب و شیب دامنه کمتر (تپه ماهوری) هستند، زمین‌لغزش‌های سطحی غالباً داشته و بیشتر مصالح و مواد نسبت به فعالیت‌های تکتونیکی و ساختمانی در وقوع آن‌ها نقش دارند. بنابراین، شناسایی مناطقی که پتانسیل بیشتری نسبت به وقوع زمین‌لغزش‌های سطحی دارند، می‌تواند از اولویت‌های برنامه‌های آمایش سرزمین و مدیریت کارآمد این مناطق در منطقه مورد مطالعه جهت پیشگیری و کاهش وقوع از طریق تهیه یک نقشه با دقت پیش‌بینی مکانی حساسیت زمین‌لغزش مناسب باشد (آرنون^۴ و همکاران، ۲۰۱۶).

یکی از ابزارهای مناسب برای مدیریت بحران در نواحی کوهستانی تهیه نقشه‌های حساسیت، خطر و ریسک زمین‌لغزش بوده است (داهال^۵، ۲۰۰۸). حساسیت زمین‌لغزش به اینکه "یک زمین در کجا می‌تواند اتفاق بیافتد" بر می‌گردد و به صورت احتمال وقوع زمین‌لغزش بر اساس رابطه مکانی میان زمین‌لغزش‌ها و یک سری عوامل اثرگذار بر وقوع آنها در یک ناحیه مشخص تعریف می‌گردد (برابر^۶، ۱۹۸۴).

اگر چه روش‌های کمی زیادی در مطالعات پیش‌بینی مکانی زمین‌لغزش‌ها تاکنون استفاده شده است، از جمله؛ شبکه عصبی مصنوعی (تین بوئی^۷ و همکاران، ۲۰۱۵؛ دوبو^۸ و همکاران، ۲۰۱۵)، روش آماری دو متغیره (ناندی و شکور^۹، ۲۰۱۰؛

^۱. The International Disaster Database (EM-DAT)

^۲. Guha

^۳. Haque

^۴. Arnone

^۵. Dahal

^۶. Brabb

^۷. Tien Bui

^۸. Dou

^۹. Nandi and Shakoor

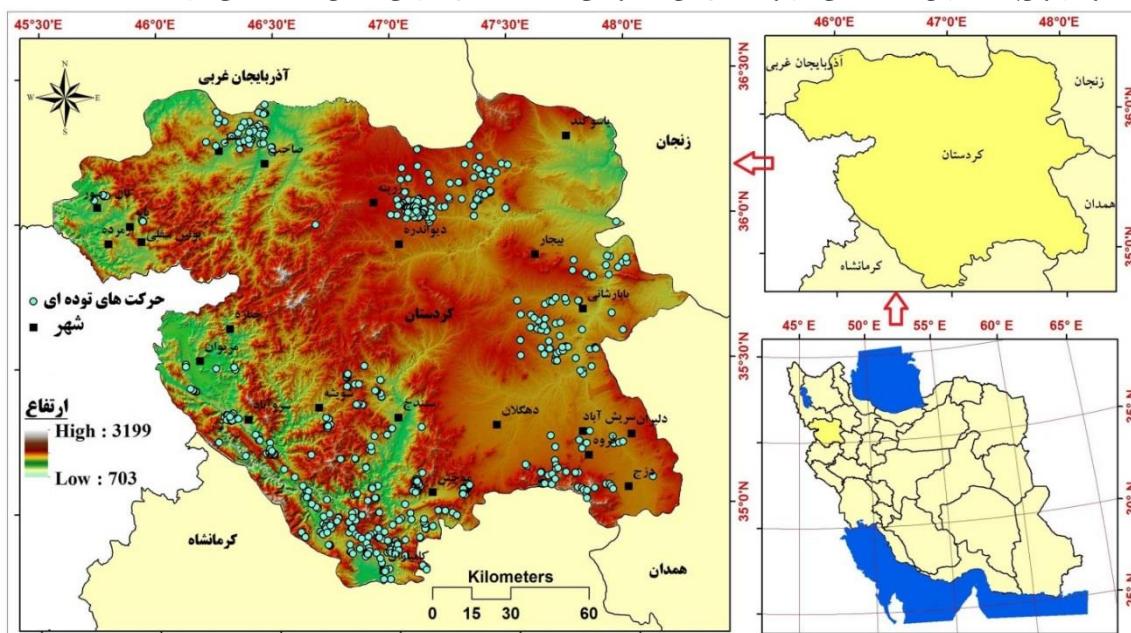
خیو^۱ و همکاران، ۲۰۱۲)، روش آماری چند متغیره(آکگون و تورک^۲، ۲۰۱۱)، روش داده‌کاوی منطق فازی(تین بوئی^۳ و همکاران، ۲۰۱۲)، احتمال شرطی(سوجاتا^۴ و همکاران، ۲۰۱۲)، درخت تصمیم‌گیری(تین بوئی و همکاران، ۲۰۱۴؛ تسائی^۵ و همکاران، ۲۰۱۳)، مدل دمپسر-شیفر(پارک^۶، ۲۰۱۰)، و روش داده‌کاوی ماشین پشتیبان بردار (تین بوئی و همکاران، ۲۰۱۵؛ هونگ^۷ و همکاران، ۲۰۱۵)، اما استفاده از مدل رگرسیون لجستیک^۸ به منظور ارزیابی مخاطرات طبیعی از جمله حرکت‌های توده‌ای خاک توسط پژوهشگران مختلف در داخل کشور (کرم و محمودی، ۱۳۸۴؛ شیرزادی و همکاران، ۲۰۱۲) و خارج از کشور(عمر^۹ و همکاران، ۲۰۱۴؛ گوخان^{۱۰} و همکاران، ۲۰۱۴؛ وانگ^{۱۱} و همکاران، ۲۰۱۴) مطالعه شده است. در این مطالعات، به دلیل توانایی خوب این مدل در برآورد و پیش‌بینی مکانی مناطق حساس به وقوع زمین‌لغزش به عنوان مدل معیار^{۱۲} جهت مقایسه کارایی مدل‌های جدید با آن مورد استفاده واقع شده است. در سال‌های اخیر استفاده از روش‌های ترکیبی به منظور افزایش صحت و دقت نقشه پهنه‌بندی مخاطرات طبیعی مورد توجه محققین بوده است. به عنوان مثال تهرانی و همکاران(۲۰۱۴) به پهنه‌بندی نقشه حساسیت به سیل خیزی با ترکیب مدل احتمالاتی بر پایه تئوری بیزین^{۱۳} و مدل ماشین پشتیبان بردار با توابع مختلف در ترنگانو در کشور مالزی اقدام نمودند. نتایج آن‌ها نشان داد که درصد مساحت زیر منحنی نقشه پهنه‌بندی به دست آمده در مدل SVM با تابع RBF در ترکیب با مدل WoE نسبت به سایر ترکیب‌ها به ترتیب در داده‌های آموزشی^{۱۴} ۹۶/۴۸ و برای داده‌های صحبت‌سنجدی مقدار ۹۵/۶۷ به دست آمد. دهنوی و همکاران(۲۰۱۵)، زمین‌لغزش‌های ایران را به کمک یک مدل استنباطی شبکه عصبی- فازی در ترکیب با روش نسبت ارزیابی وزن گام به گام بررسی نمودند. نتایج آن‌ها بیانگر افزایش صحت نقشه پهنه‌بندی زمین‌لغزش‌ها با افزایش درصد مساحت زیر منحنی داده‌های تعلیمی و آموزشی در مدل ترکیبی ارائه شده است. اما روش ترکیبی رگرسیون لجستیک بر پایه تئوری بیزین تاکنون در داخل کشور مطالعه نشده است و در خارج از کشور نیز به صورت خیلی محدود و تنها توسط داس و همکاران (۲۰۱۲) برای زمین‌لغزش‌های کوههای هیمالیا در هندوستان انجام شده است. از طرف دیگر، با توجه به اینکه استفاده از روش‌های قطعی(فاکتور اطمینان؛ تعادل میان تشنش برشی و مقاومت برشی خاک) در مقیاس‌های کمتر از ۱:۵۰۰ نیاز به جمع‌آوری دقیق اطلاعات در ارتباط با خصوصیات مکانیکی خاک، تراز آب زیرزمینی، فشار آب منفذی، چسبندگی خاک و غیره داشته و امکان مطالعه زمین‌لغزش‌های با تعداد زیاد در گستره استان کردستان نیاز به صرف هزینه و زمان زیاد دارد، لذا در این پژوهش به تهیه نقشه پیش‌بینی مکانی حرکت‌های توده‌ای خاک به کمک سیستم اطلاعات

^۱. Xu^۲. Akgun and Turk^۳. Tien Bui^۴. Sujatha^۵. Tsai^۶. Park^۷. Hong^۸. Logistic Regression^۹. Umar^{۱۰}. Gokhan^{۱۱}. Wang^{۱۲}. Soft computing bench mark learning model^{۱۳}. Weight of Evidence^{۱۴}. Training

جغرافیایی به عنوان ابزاری برای تعیین مناطق حساس اقدام شده است تا بر اساس شرایط زمانی و مکانی لغزش‌هایی که در گذشته اتفاق افتاده است، شرایط زمانی و مکانی لغزش‌ها در آینده پیش‌بینی شوند. بنابراین، اهداف این پژوهش عبارتند از ۱) تهیه نقشه پیش‌بینی مکانی حساسیت حرکت‌های توده‌ای استان کردستان به منظور مدیریت نواحی حساس و استفاده در طرح‌های آمایش سرزمین و توسعه مناطق روستایی و شهری ۲) ارائه روش ترکیبی بیزین رگرسیون لجستیک و مقایسه کارایی آن با روش رگرسیون لجستیک ۳) شناسایی مهم‌ترین عوامل مؤثر بر وقوع حرکت‌های توده‌ای در استان کردستان.

معرفی منطقه‌ی مورد مطالعه

استان کردستان با گستردگی ۲۹۱۳۷ کیلومتر مربع در غرب ایران قرار دارد. این استان از شمال به استان‌های آذربایجان غربی و زنجان، از شرق به همدان و زنجان، از جنوب به استان کرمانشاه و از غرب به کشور عراق محدود است (شکل ۱). ناهمواری‌های این استان مشتمل بر دو بخش غربی و شرقی است. این دو قسمت از نظر شکل پستی و بلندی و جنس زمین متفاوتند. قسمت وسیعی از سندنج، مریوان و سرزمین‌های اطراف آن‌ها تا جنوب کردستان بخش کوهستانی غربی را تشکیل می‌دهد. در این ناحیه، یکنواختی و سستی جنس زمین اشکال مشابهی را به وجود آورده که از ویژگی‌های آن کوههای گنبدی شکل با شبیه یکنواخت همراه با دره‌های باز است. این یکنواختی را طبقات آهکی سخت و سنگ‌های درونی که بین لایه‌های سست ظاهر می‌شوند، درهم ریخته و آن را به صورت صخره‌های بدون پوشش درآورده است. نوع مشخص این ناهمواری‌ها، ناحیه کوهستانی چهل‌چشمۀ در بین مریوان و سقز است که دنباله پستی و بلندی‌های این ناحیه را در جنوب و مشرق تشکیل داده‌اند و دامنه غربی آن تا داخل کشور عراق کشیده شده است. در این ناحیه شعبه‌های رود قزل اوزن در شرق و شمال شرقی و رود سیران در جنوب چهره زمین را به طور کامل تغییر داده‌اند. در حد فاصل ناحیه غربی و شرق، یک رشته از ارتفاعات آتشفسانی شمالی - جنوبی وجود دارد. در شرق این رشته کوه، شهرستان‌های قروه و بیجار قرار دارند که شکل زمین در آنها با پستی و بلندی‌های ناحیه غربی به کلی متفاوت است. از ویژگی‌های این ناحیه وجود یک حصار کوهستانی مشتمل از سنگ‌های دگرگونی و رسوبی است که دشت‌های مرتفع هموار و تپه ماهوری را احاطه کرده است. میانگین دمای سالیانه در ارتفاعات استان حدود ۸ درجه سانتی‌گراد و در محدوده‌های پست جنوب و جنوب شرقی استان ۱۳ درجه سانتی‌گراد است. حداقل متوسط بارندگی سالیانه در ارتفاعات غرب و شمال غربی منطقه (بانه و مریوان) به میزان ۸۰۰ میلی‌متر و حداقل آن در نواحی دره‌ای شمال شرقی استان، ۳۰۰ میلی‌متر است.



شکل ۱: موقعیت جغرافیایی حرکت‌های توده‌ای در استان کردستان

داده‌ها و روش تحقیق

(۱) داده‌های پژوهش

لایه‌های اطلاعاتی مورد نیاز این تحقیق عبارتند از: داده‌های توپوگرافی؛ شامل تصاویر GDEM ماهواره ASTER با قدرت تفکیک ۲۸/۵ متر به منظور تهیه لایه‌های رستری سطوح ارتفاعی، شیب و جهت شبیه منطقه مورد مطالعه با اندازه پیکسل‌های ۳۰ متر می‌باشدند. داده‌های زمین‌شناسی؛ این داده‌ها که عباتند از نقشه لیتلولوژی، نقشه فاصله از گسل‌ها و نقشه تراکم گسل که از نقشه زمین‌شناسی ۱/۱۰۰۰۰۰ استان کردستان استخراج شدند. داده‌های اقلیمی؛ شامل آمار بارش به منظور تهیه نقشه خطوط همباران (نقشه بارندگی) و همچنین آمار دمای استخراج شده از ایستگاه‌های هواشناسی استان کردستان جهت اطلاع از وضعیت میانگین دمایی منطقه مورد مطالعه مورد نیاز می‌باشد. داده‌های کاربری زمین؛ شامل تصاویر ماهواره‌ای لندست ۸ (ستجنده ETM) مورخ ۲۰۱۴/۰۶/۱۱ برگرفته شده از وب سایت سازمان زمین‌شناسی آمریکا (USGS) به منظوره تهیه نقشه کاربری ارضی محدوده مورد مطالعه با استفاده از نرم افزار ۹.۱ PCI Geomatica که به روش طبقه‌بندی ناظارت شده انجام شد. نرم افزارهای تخصصی؛ شامل ۱۸ SPSS، ۱۰.۲ Arc GIS، ۲.۱.۱ Saga و ۳.۶.۹ Weka به منظور تهیه نقشه‌ها و تحلیل آماری داده‌ها و در نهایت عملیات میدانی برای تکمیل سایر داده‌ها و انتեلاق نتایج با وضع موجود انجام شده است.

(۲) نقشه پراکنش حرکت‌های توده‌ای زمین استان کردستان

موقعیت مکانی وقوع حرکت‌های توده‌ای از سازمان جنگل‌ها، مراتع و آبخیزداری کشور تهیه و سپس با استفاده از پیمایش صحرایی، تفسیر عکس‌های هوایی و استفاده از تصاویر ماهواره‌ای گوگل ارث تفسیر و محل وقوع برخی از پهنه‌های زمین‌لغزشی اصلاح شد. تحلیل آماری پراکنش حرکت‌های توده‌ای استان کردستان نشان می‌دهد از میان انواع مختلف حرکت‌های دامنه‌ای خاک در منطقه مورد مطالعه از جمله لغزشی، ریزشی، جریانی و مرکب(پیچیده) حدود ۶۴/۳ درصد مربوط به پدیده‌های لغزشی شامل خاک و سنگ، ۹/۸ درصد از نوع پیچیده، ۲۵/۲ درصد از نوع ریزشی و تنها ۰/۶ درصد مربوط حرکت‌های توده‌ای از نوع جریانی می‌باشدند. همچنین، جهت حرکت این نوع از مخاطرات ژئومرفولوژیک نشان می‌دهد که ۱۴/۸، ۱۵/۷، ۱۰، ۴/۹، ۱۵/۳، ۱۰، ۴/۴، ۱۴/۳ و ۱/۴ درصد از حرکت‌های توده‌ای در استان کردستان به ترتیب دارای جهت حرکت با زوایای ۴۵، ۹۰، ۱۳۵، ۹۰، ۱۸۰، ۲۲۵، ۲۷۰، ۳۱۵ درجه می‌باشند. علاوه بر این حدود ۹۵/۷ درصد از آن‌ها مربوط مصالح خاک و تنها ۴/۳ درصد در ارتباط با سنگ‌ها می‌باشند. از تمام حرکت‌های توده‌ای اشاره شده حدود ۵۹ درصد فعال و ۴۱ درصد از آن‌ها در حال حاضر غیر فعال هستند. طبق مطالعات اولیه و عملیات صحرایی مشخص شد که ۵۴/۷ درصد مربوط به فرسایش آبی(تشکیلات سست و حساس زمین‌شناسی سازنده‌ای دوران چهارم-کواترنر- به فرسایش آبی)، زیر شویی و از بین بردن تکیه‌گاه دامنه‌ها و ۳۶/۳ درصد نیز مربوط به نحوه قرارگیری لایه‌های سست و محکم در تناوب با همیگر می‌باشند. نقشه پراکنش حرکت‌های توده‌ای زمین در استان کردستان شامل ۸۹۵ نقطه(مرکز پهنه‌ها) به عنوان مناطق مستعد به زمین لغزش بوده که به دو دسته شامل ۷۰ درصد داده‌های آموزشی برای تعلیم و اجرای مدل و ۳۰ درصد داده‌های آزمون جهت صحبت‌سنجی طبقه‌بندی شدند(شکل ۱). همچنین، تعداد ۸۹۵ مکان به عنوان مناطقی که زمین لغزش در آنجا اتفاق نیافتداند به صورت کاملاً تصادفی انتخاب و شیبیه به مرحله مدل‌سازی و صحبت‌سنجی به دو دسته ۷۰ و ۳۰ درصد طبقه‌بندی شدند.

(۳) عوامل مؤثر بر وقوع حرکت‌های توده‌ای استان کردستان

به منظور شناسایی متغیرهای مؤثر در وقوع حرکات دامنه‌ای، از طریق مرور منابع و استفاده از نظر کارشناسان، ۱۸ متغیر مستقل که بیشترین نقش را در وقوع حرکت‌های دامنه‌ای دارند، انتخاب شدند. بر این اساس، نقشه‌های درجه شیب، جهت

شیب، ارتفاع از سطح دریا، انحنای عادی شیب، انحنای طولی شیب و انحنای طولی شیب از نقشه رقومی ارتفاع استان کردستان با استفاده از تصاویر ماهواره‌ای ASTER با قدرت تفکیک ۲۸/۵ متر در محیط Arc GIS 10.2 تهیه شدند. از آن جا که نوع پوشش گیاهی و کاربری زمین نیز در رخداد زمین لغش مؤثر است، با استفاده از تصاویر ماهواره‌ای لندست ۸ (سنجنده ETM⁺) و به روش نظارت شده، نقشه کاربری اراضی استان تهیه گردید. همچنین نقشه‌های لیتوژئی، فاصله از گسل و تراکم گسل از نقشه زمین‌شناسی ۱/۱۰۰۰۰۰ استان کردستان استخراج گردیدند. نقشه بارندگی با استفاده از روش درون‌بایی معکوس وزنی فاصله (IDW) بر اساس میانگین بلند مدت سالیانه بارندگی ایستگاه‌های باران‌سنجدی داخل استان، نقشه‌های فاصله از آبراهه، تراکم آبراهه و فاصله از شبکه جاده و تراکم جاده به ترتیب براساس فواصل از اطراف شبکه آبراهه‌ها و شبکه جاده منطقه مورد مطالعه تهیه شدند. شاخص طول و زاویه شیب دامنه (LS) از میانگین مقدار LS سلول‌ها به دست می‌آید. یکی از بهترین رابطه‌هایی که در تلفیق با GIS برای محاسبه عامل LS توسط مور و ویلسون در سال ۱۹۹۲ پیشنهاد شده است، به صورت ذیل است:

$$(1) \quad LS = \left[\frac{A_s}{22.13} \right]^{0.4} \left[\frac{\sin \beta}{0.0896} \right]^{1.3}$$

که در آن A_s سطح ویژه حوضه است که به عنوان مساحت در واحد عرض متوسط در جهت جريان تعریف شده است (کوتیاری^۱ و همکاران، ۲۰۰۲) و β تندی شیب بر حسب درجه می‌باشد. شاخص LS با استفاده از نرم افزار Saga2.1.1 برای استان کردستان محاسبه شده است. شاخص نمناکی توپوگرافی (TWI) ابزاری مفید و رایج برای توصیف شرایط رطوبتی در مقیاس حوضه می‌باشد. این شاخص می‌تواند تأثیر توپوگرافی را بر تولید رواناب به صورت کمی بیان کند و به عنوان یک شاخص فیزیکی، مناطق اشباع سطحی و توزیع مکانی رطوبت خاک را برآورد نماید. همچنین با استفاده از این شاخص می‌توان الگوی فضایی رطوبت خاک و تغییرات ناشی از فرسایش در بافت خاک را ارزیابی نمود(گرابس^۲ و همکاران، ۲۰۰۹). این شاخص به وسیله رابطه زیر قابل محاسبه است(مورو و گرایسون^۳، ۱۹۹۱):

$$(2) \quad TWI = \ln \left(\frac{A_s}{\tan \beta} \right)$$

که در آن A_s سطح ویژه حوضه بر حسب مساحت تجمعی بالادست (مساحت بالادست در واحد طول خط تراز) و β درجه شیب می‌باشد. این شاخص، تمایل آب را به جمع شدن در هر نقطه از حوضه (بر حسب A_s) و تمایل نیروهای گرانشی را به انتقال آب به پایین دست(بر حسب $\tan \beta$ به عنوان شیب هیدرولیکی تقریبی) توصیف می‌کند. شاخص TWI نیز در محیط نرم افزار Saga2.1.1 برای استان کردستان محاسبه شده است. شاخص توان حمل جريان (SPI) نمایشی از قدرت فرسایندگی جريان‌های سطحی است که با استفاده از سطح ویژه حوضه و درجه شیب محاسبه می‌شود. به منظور تعیین نقشه شاخص قدرت جريان (SPI) از رابطه زیر استفاده می‌گردد(مورو و همکاران، ۱۹۹۲):

$$(3) \quad SPI = A_s \times \tan \beta$$

که در آن A_s مساحت حوضه آبریز و β گرادیان شیب بر حسب درجه می‌باشد. در این معادله اندازه قدرت فرسایش جريان آب بر این فرض استوار است که عمل تخلیه آب متناسب با وسعت حوضه صورت می‌گیرد. به طور کلی این شاخص در نواحی که نیمrix محدب دارند، فرسایش ویژه و در نواحی که نیمrix مقعر دارند، رسوب ویژه را پیش‌بینی می‌کند (اسفندیاری و همکاران، ۱۳۹۳). شاخص SPI نیز با نرم افزار Saga2.1.1 برای استان کردستان محاسبه شده است.

^۱. Kothyari

^۲. Grabs

^۳. Moore and Grayson

۴) انتخاب مؤثرترین عوامل در مدل‌سازی حساسیت وقوع حرکت‌های توده‌ای استان کردستان

جهت انتخاب مهم‌ترین عوامل مؤثر بر وقوع حرکت‌های زمین در استان کردستان با روش رگرسیون لجستیک از ضرایب معنی‌داری آماری استخراج شده (در سطح ۹۵ درصد) توسط روش گام به گام^۱ و در روش بیزین رگرسیون لجستیک از روش IGR^۲ استفاده شد. بر این اساس در روش‌های داده کاوی (از جمله بیزین رگرسیون لجستیک)، تکنیک‌های متعددی برای تشخیص صلاحیت پیش‌بینی متغیرهای اثرگذار بر وقوع یک پدیده وجود دارند؛ از جمله: Fuzzy-Rough Information Gain (IG) (دابویس و پراد، ۱۹۹۰)، Relief (کونونینکو، ۱۹۹۴)، (هانتر^۳ و همکاران، ۱۹۶۶) Information Gain Sets (کوین لن^۴، ۱۹۹۳). پایه و اساس IG، تئوری اطلاعات^۵ است که با کاهش آنتروپی، صلاحیت اهمیت‌دار بودن و (IGR) (کوین لن^۶). پایه و اساس IG، تئوری اطلاعات^۷ است که با کاهش آنتروپی، صلاحیت اهمیت‌دار بودن عوامل مؤثر را تعیین کرده و به عنوان یک تکنیک استاندارد برای اندازه‌گیری توانایی پیش‌بینی عوامل اثرگذار بر وقوع یک پدیده در روش داده کاوی بررسی می‌گردد (وايتین^۸ و همکاران، ۲۰۱۱). با این حال IG یک انحراف طبیعی است که به سمت مشخصه‌های صلاحیت‌دار با مقادیر احتمال بالا تمایل داشته که این حالت ممکن است به یک قابلیت پیش‌بینی پایین از نتایج مدل‌ها منجر شود (خیاومینگ و بورگلت، ۲۰۰۴). برای غلبه بر این موضوع کوئینلن (۱۹۹۳)، شاخص IGR را پیشنهاد داد که مقادیر IGR بالاتر نشان دهنده توانایی پیش‌بینی بالاتر آن عامل مؤثر برای مدل‌سازی است. بنابراین، جهت شناسایی مهم‌ترین عوامل مؤثر بر وقوع زمین‌لغزش‌های سطحی، از میان ۱۸ عامل مؤثر معرفی شده، از آزمون IGR استفاده شد. اگر S^i داده‌های آموزشی با n نمونه ورودی و $n(L_i, S)$ تعداد نمونه‌ها در داده‌های آموزشی S متعلق به کلاس L_i (لغزشی، غیرلغزشی) باشد، در این صورت:

$$\text{Info}(S) = - \sum_{i=1}^2 \frac{n(L_i, S)}{|S|} \log_2 \frac{n(L_i, S)}{|S|} \quad (4)$$

با توجه به عوامل مؤثر بر وقوع زمین‌لغزش، مقدار اطلاعات مورد نیاز برای تقسیم S به مجموعه (S_1, \dots, S_m) ، از رابطه زیر برآورد قابل محاسبه است:

$$\text{Info}(S, A) = \sum_{j=1}^m \frac{S_j}{|S|} \text{Info}(S_j) \quad (5)$$

شاخص IGR برای یک عامل مؤثر خاص مثل فاکتور A (به عنوان مثال: درجه شیب) از رابطه زیر محاسبه می‌شود:

$$\text{InformationGainRatio}(S, A) = \frac{\text{Info}(S) - \text{Info}(S, A)}{\text{SplitInfo}(S, A)} \quad (6)$$

که در آن Split Info نشان دهنده اطلاعات بالقوه تولید شده توسط تقسیم S داده‌های آموزشی به m زیر مجموعه است از طریق رابطه زیر محاسبه می‌گردد:

$$\text{SplitInfo}(S, A) = - \sum_{j=1}^m \frac{S_j}{|S|} \log_2 \frac{|S_j|}{|S|} \quad (7)$$

^۱. Forward Conditional

^۲. Information Gain Ratio

^۳. Dubois and Prade

^۴. Kononenko

^۵. Hunter

^۶. Quinlan

^۷. Information Theory (IT)

^۸. Witten

^۹. Xiaomeng and Borgelt

(۵) مدل‌سازی با روش رگرسیون لجستیک

مدل رگرسیون لجستیک تعمیمی از مدل خطی عمومی است و هر مدلی که با مدل خطی عمومی تطبیق کند می‌تواند با روش رگرسیون لجستیک نیز تطبیق نماید (شیرزادی، ۱۳۸۶). این روش یک تکنیک چند متغیره است که چندین متغیر مستقل اثرگذار بر متغیر وابسته (وقوع و عدم وقوع یک پدیده) را مورد توجه قرار می‌دهد. برای متغیرهای وابسته که باینری نیستند، الگوی خطی نرمال مطمئناً مناسب نیست زیرا خطاهای نرمال متناظر با پاسخ صفر و یک نیستند. روش مهمی که در این وضعیت (باینری) می‌توان استفاده نمود، رگرسیون لجستیک است (نیرومند، ۱۳۷۴). رگرسیون لجستیک دارای سه فرض مهم می‌باشد که عبارتند از: ۱) متغیر وابسته دو حالتی است و فقط مقادیر «صفر یا یک» و «بله و خیر» و غیره را اختیار می‌کند ۲) متغیر مستقل وابسته است و رابطه بین این دو نوع متغیر غیر خطی است و از منحنی لجستیک تبعیت می‌کند و ۳) خطای هر مشاهده مستقل از خطای سایر مشاهدات (عدم وجود چند همبستگی^۵) است (ایستمن، ۲۰۰۲).

بررسی فرض سوم، با انجام رگرسیون خطی میان متغیرهای مستقل و بررسی دو فاکتور VIF و TOL در دو ستون آخر جدول ضرایب^۶ از خروجی نرم افزار SPSS صورت می‌گیرد. زمانی که مقدار VIF از ۱۰ بیشتر و مقدار TOL از ۰/۱ کمتر گردد، آن متغیر به خاطر ایجاد همبستگی شدید از معادله نهایی حذف خواهد شد؛ چرا که در غیر این صورت معادله نهایی به دست آمده با وجود این متغیرها به دلیل دارا بودن ضرایب متغیر (β) بزرگ و حتی با وجود معنی‌داری آماری به دلیل خطای استاندارد زیاد، غیر منطقی می‌باشد (ایستمن، ۲۰۰۲). مدل عمومی آن به شکل رابطه زیر می‌باشد:

$$(8) \quad P = \frac{1}{1 + e^{-(Z)}}$$

که در آن P احتمال وقوع حادثه (در این تحقیق حرکت‌های توده‌ای) و Z پارامتر یا فاکتور خطی می‌باشد و از رابطه زیر بدست می‌آید:

$$(9) \quad Z = b_0 + b_1x_1 + b_2x_2 + \dots + b_nx_n$$

که در آن b_0 ضریب ثابت مدل، X_i ($i = 1, 2, \dots, n$) متغیرهای مستقل و b_i ($i = 1, 2, \dots, n$) ضرایب متغیرهای مستقل می‌باشد. جهت تفسیر مناسب در معادله فوق از ضرایی با لگاریتم طبیعی در مبنای عدد e^{\pm} (۲/۷۱۸۲) استفاده شد. چنانچه ضریب مثبت باشد، مقدار لگاریتم تغییر یافته بزرگ‌تر از یک خواهد بود که احتمال وقوع حادثه بیشتر می‌شود و چنانچه ضریب منفی باشد این مقدار از یک کمتر خواهد شد و احتمال وقوع حادثه کمتر می‌شود. از آن جا که کاربرد مدل آماری رگرسیون لجستیک ایجاد ارتباط بین عوامل ناپایداری شبی و متغیر وابسته دو حالتی یعنی وقوع و عدم وقوع حرکت توده‌ای است، علاوه بر ۸۹۵ نقطه‌ی وقوع شناسایی شده در منطقه، ۸۹۵ نقطه‌ی وقوع نیافته دیگر به طور تصادفی در سراسر منطقه انتخاب شده و پس از همپوشانی با لایه‌های عوامل مؤثر به کلاس‌ها شامل حضور نقاط وقوع، کد ۱ و به سایر کلاس‌ها کد صفر تعلق گرفت. این امر در مورد نقاط غیر وقوع نیز صادق است، ابتدا تمامی متغیرهای اثرگذار بر وقوع حرکت‌های توده‌ای در استان کردستان جهت پردازش آماری به نرم افزار 18 SPSS انتقال یافت. بر اساس سطح معنی‌داری آماری ($\alpha = 0.05$) و انتخاب روش گام به گام ابتدا متغیری که بیشترین ارتباط آماری را با متغیر مستقل (وقوع و عدم وقوع حرکت توده‌ای) دارند، به معادله وارد و بر اساس مقدار مثبت و یا منفی ضریب بتا (β) به عنوان عامل مؤثر شناخته شد. سپس متغیر اثرگذار بعدی پردازش آماری شده و در صورت معنی‌داری در سطح ۹۵ درصد اطمینان

^۵. Multicollinearity

^۶. Eastman

^۷. Coefficients

به معادله نهایی اضافه گردید و در غیر اینصورت از مدل سازی کنار گذاشته می‌شوند. در نهایت پردازش آماری در هفت مرحله تا جایی که شاخص -2LL به کمتر از 0.01 برسد، انجام شد.

۶) مدل سازی با روش بیزین رگرسیون لجستیک^۱

در مطالعات زمین لغزش مدل رگرسیون لجستیک به وفور در وقوع زمین لغزش‌ها به صورت یک متغیر وابسته دو حالته در ارتباط با فاکتورهای مؤثر مورد بررسی قرار گرفته است (Das^۲ و همکاران، ۲۰۱۰). در این روش نخست مدل رگرسیون لجستیک بر اساس روابط میان متغیرهای وابسته و مستقل ساخته می‌شود. سپستابع بیزین بر اساس رفتار و پاسخ فاکتورهای مؤثر بر وقوع حرکت توده‌ای به کمک تابع احتمال پیشین^۳ اعمال می‌گردد (Das و همکاران، ۲۰۱۲). در حقیقت، ساخت یک تابع بیزین دارای سه مرحله است که عبارتند از: ۱) تعیین احتمال پیشین برای پارامترها^۴ ۲) تعیین تابع درست نمایی^۵ برای داده‌ها و ۳) ایجاد تابع توزیع پسین^۶ برای پارامترها (آوالی^۷ و همکاران، ۲۰۱۴). اگر یک دسته داده تعلیمی (x) باشد و $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ همان فاکتورهای مؤثر بر وقوع حرکت‌های توده‌ای باشند، و نیز $y = (y_1, y_2)$ نیز متغیر وابسته (وقوع و عدم وقوع حرکت توده‌ای) باشد. تابع احتمال پسین برای نمونه‌های متعلق به یک کلاس مشخص توسط تابع لجستیک زیر به دست می‌آید:

$$P(\text{Class}|x_1, x_2, \dots, x_n) = \frac{1}{(1 + \exp^{(b + w_0 * c + \sum_{i=1}^n w_i * f(x_i))})} \quad (10)$$

که X_i بیانگر فاکتورهای مؤثر، $C = \log \frac{P(\text{class}=0)}{P(\text{class}=1)}$ لگاریتم پیشین نسبت شانس^۸ (آوالی^۹ و همکاران، ۲۰۱۴)، b انحراف داده‌ها ($bias$)، w_i و w_0 وزن‌های آموزش دیده توسط داده‌های تعلیمی، و $f(x_i)$ مؤلفه از فاکتور مؤثر x_i برای محاسبه تابع $f(x_i)$ با استفاده از $\log \frac{P(X_i|\text{class}=0)}{P(X_i|\text{class}=1)}$ (برای متغیرهایی که دو حالته یا باینری هستند) به کار گرفته می‌شود. در مدل ترکیبی بیزین رگرسیون لجستیک تابع تک متغیره پیشین گوسین^{۱۰} برای محاسبه وزن‌های معادله فوق استفاده می‌گردد.

$$P(W|\sigma_i) = N(0, \sigma_i) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_i}} \exp^{-\frac{(w^2)}{2\sigma_i}} \quad (11)$$

که "۰" و " σ_i " به ترتیب میانگین و واریانس داده‌ها می‌باشد (آوالی^۹ و همکاران، ۲۰۱۴).

۷) ارزیابی و مقایسه صحت مدل و نقشه‌های پیش‌بینی مکانی حساسیت حرکت‌های توده‌ای

در این پژوهش برای ارزیابی و مقایسه نتایج مدل سازی دو روش رگرسیون لجستیک و بیزین رگرسیون لجستیک از ماتریس 2×2 آزمون درصد صحت پیش‌بینی^۹ جهت استخراج معیارهای زیر استفاده شد. اساس این ماتریس بر چهار فاکتور شامل True Positive (TP)، False Positive (FP)، True Negative (TN) و False Negative (FN) استوار است. فاکتور TP نسبت تعداد پیکسل‌هایی است که به درستی به عنوان وقوع حرکت توده‌ای تقسیم‌بندی شده‌اند و

^۱. Bayesian Logistic Regression

^۲. Das

^۳. Prior Probability

^۴. likelihood function

^۵. Posterior distribution

^۶. Avali

^۷. the prior log odds ratio

^۸. univariate Gaussian prior

^۹. Predicted Percentage Correct Test

TP بالعکس می‌باشد، یعنی نسبت تعداد پیکسل‌هایی است که به اشتباه به عنوان وقوع حرکت توده‌ای تقسیم‌بندی شده‌اند. فاکتور TN تعداد پیکسل‌هایی است که به درستی به عنوان عدم وقوع حرکت توده‌ای کلاس‌بندی شده‌اند، در حالی که FN تعداد پیکسل‌هایی می‌باشد که به اشتباه به عنوان عدم وقوع حرکت توده‌ای تفکیک شده‌اند. بهترین نتایج زمانی به دست می‌آید که FP کمترین مقدار و TP بیشترین مقدار را دارند (آلیوواینی^۱ و همکاران، ۲۰۱۴). براساس این چهار فاکتور، مهم‌ترین معیارهای ارزیابی یک مدل به صورت زیر قابل ارائه می‌باشند (تین بوئی و همکاران، ۲۰۱۴؛ اونان^۲، ۲۰۱۵).

Sensitivity: نشان دهنده این است که چند درصد یا چه تعداد از مناطقی که تحت وقوع حرکت‌های توده‌ای قرار گرفته‌اند به درستی به عنوان وقوع حرکت توده‌ای انتخاب شده‌اند. این معیار از رابطه زیر به دست می‌آید:

$$\text{Sensitivity} = \frac{\text{TP}}{\text{TP} + \text{FN}} \quad (12)$$

Specificity: نشان دهنده این است که چند درصد یا چه تعداد از مناطقی که تحت وقوع حرکت‌های توده‌ای قرار نگرفته‌اند به درستی به عنوان عدم وقوع حرکت توده‌ای انتخاب شده‌اند. این معیار نیز از رابطه زیر به دست می‌آید:

$$\text{Specificity} = \frac{\text{TN}}{\text{TN} + \text{FP}} \quad (13)$$

Accuracy > عنوان وقوع و عدم وقوع حرکت‌های توده‌ای طبقه‌بندی شده‌اند. معادله این معیار به صورت زیر قابل محاسبه است:

$$\text{Accuracy(ACC)} = \frac{\text{TP} + \text{TN}}{\text{TP} + \text{TN} + \text{FP} + \text{FN}} \quad (14)$$

► میانگین مجدور ریشه مربعات خطأ^۳ : RMSE

علاوه بر معیارهایی که در بالا برای ارزیابی مدل اشاره شدند، خطاهای میان مقادیر برآورده مدل و مقادیر واقعی (مشاهده‌ای) نیز بیانگر دقت نتایج مدل‌سازی توسط مدل به کار گرفته شده می‌باشند. بر این اساس، در این مطالعه از رابطه میانگین مجدور ریشه مربعات خطأ، برای تعیین مقدار خطأ و دقت مدل‌ها استفاده شد:

$$\text{RMSE} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\text{X}_{\text{obs}} - \text{X}_{\text{est}})^2} \quad (15)$$

n تعداد کل نمونه‌ها؛ X_{obs} مقادیر مشاهده‌ای و X_{est} مقادیر برآورده از خروجی مدل‌ها طی فرایند مدل‌سازی می‌باشند.

► مقدار سطح زیر منحنی^۴ : ROC

در این روش، مساحت زیر منحنی ROC، با مقادیری بین ۰/۰ تا ۱ برای ارزیابی دقت مدل مورد نظر استفاده می‌شود. مقدار AUROC در واقع کیفیت مدل احتمالاتی را برای پیش‌بینی صحیح وقوع یا عدم وقوع یک رویداد (حرکت توده‌ای) تعریف می‌کند. مدل ایده‌آل مقدار AUC نزدیک به ۱ را نشان می‌دهد درحالی که مقدار نزدیک به ۰/۰ عدم دقت مدل را نشان می‌دهد. معادله این شاخص با استفاده از فرمول زیر قابل محاسبه است:

$$AUC_{ROC} = \sum \text{TP} + \sum \text{TP} / P + N \quad (16)$$

► آزمون ناپارامتریک فریدمن^۵

^۱. Althuwaynee

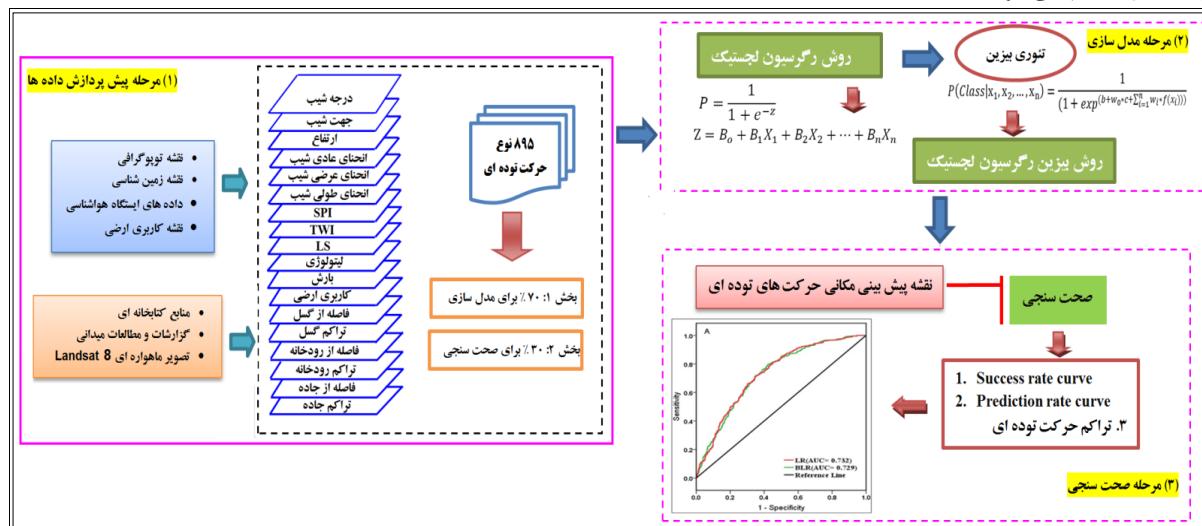
^۲. Onan

^۳1. Root Mean Square Error

^۶2. Receiver Operating Characteristic Curve (ROC)

^۶3. Friedman's test

برای ارزیابی آماری مقایسه کارایی روش‌های LR و BLR از آزمون ناپارامتریک فریدمن نیز استفاده شد. روش‌های ناپارامتریک به هیچگونه فرضیات آماری نیاز ندارند (دراک^۱ و همکاران، ۲۰۱۱). آزمون فریدمن، به عنوان یک آزمون ناپارامتریک حتی اگر داده‌ها دارای توزیع نرمال باشند، قابل اجراست (مارتینز آوارز^۲ و همکاران، ۲۰۱۳). این آزمون یک مدل آماری برای مقایسه ارزیابی اختلافات معنی‌دار مابین رفتار دو یا چند مدل می‌باشد. در این آزمون ابتدا فرض بر آن است که هیچ‌گونه اختلافی میان عملکرد دو مدل LR و BLR در سطح معنی‌داری $\alpha=5\%$ (فرضیه صفر) وجود ندارد. بعد از استفاده از شاخص P (احتمال وقوع فرضیه) اگر این شاخص درست باشد ($<5\%$)، فرضیه رد و اگر شاخص P درست نباشد ($>5\%$) فرضیه تأیید می‌شود. باید یادآور شد در مقایسه بین دو یا چند مدل، اگر شاخص P در آزمون فریدمن برای همه مدل‌ها درست باشد ($<5\%$), نتایج بدست آمده برای مقایسه مدل‌ها قابل استفاده نخواهد بود (دین بوئی^۳ و همکاران، ۲۰۱۵). برای حل این مشکل، آزمون ناپارامتریک ویلکاکسون به منظور بررسی سیستماتیک معنی‌داری آماری میان دو یا چند مدل انجام می‌شود.



شکل ۲: فلوچارت مدل‌سازی رگرسیون لجستیک و بیزین رگرسیون لجستیک در استان کردستان

نتایج و بحث

۱. نتایج مدل‌سازی رگرسیون لجستیک

الف) آزمون فرضیات رگرسیون لجستیک

همانطور که ذکر شد، یکی از فرض‌های اساسی و مهم رگرسیون لجستیک این است که خطای هر مشاهده مستقل از خطای سایر مشاهدات (عدم وجود چند همبستگی) باشد. بررسی این فرض با انجام آزمون چند همبستگی میان متغیرهای مستقل برای تعیین اینکه کدام عامل بر اساس VIF و TOL از معادله نهایی حذف شوند، انجام گرفت. نتایج جدول (۱) نشان داد که تمامی متغیرها به دلیل VIF کمتر از ۱۰ و TOL بیشتر از ۰/۰ وارد معادله نهایی شدند.

جدول ۱: آزمون فرض چند همبستگی میان متغیرهای مستقل

TOL	VIF	متغیر مستقل	TOL	VIF	متغیر مستقل
۰/۲۴۷	۴/۰۵۶	شاخص طول و زاویه شیب (LS)	۰/۳۳۸	۲/۹۶۲	شیب

^۱. Derrac

^۲. Martinez-Alvarez

^۳. Dien Bui

۰/۹۰۰	۱/۱۱۱	لیتولوژی	۰/۹۷۳	۱/۰۲۷	جهت شیب
۰/۴۹۷	۲/۰۱۲	بارش	۰/۸۳۵	۱/۱۹۸	ارتفاع
۰/۶۵۱	۱/۵۳۵	کاربری اراضی	۰/۱۶۰	۶/۲۶۶	انحنای معمولی شیب
۰/۶۸۸	۱/۴۵۳	فاصله از گسل	۰/۲۰۰	۵/۰۱۲	انحنای طولی شیب
۰/۴۶۷	۲/۱۴۱	تراکم گسل	۰/۶۴۳	۱/۵۵۴	انحنای عرضی شیب
۰/۶۷۲	۱/۴۸۷	فاصله از رودخانه	۰/۴۳۳	۲/۳۰۷	شاخص قدرت جریان (SPI)
۰/۶۲۱	۱/۶۱۰	تراکم روധانه	۰/۴۳۸	۲/۲۸۱	شاخص نمناکی توپوگرافی (TWI)
۰/۵۴۶	۱/۸۳۲	تراکم جاده	۰/۵۷۱	۱/۷۵۰	فاصله از جاده

ب) اهمیت نسبی متغیرهای مؤثر بر وقوع حرکت‌های توده‌ای در استان کردستان با روش LR

جدول (۲) یکی از مهم‌ترین خروجی‌های رگرسیون لجستیک می‌باشد چرا که ضرایب معادله Z یا همان معادله احتمال وقوع حرکت توده‌ای را نشان می‌دهد. در اولین ستون جدول، عوامل مؤثر و مقدار عرض از مبدأ (مقدار ثابت) و در ادامه ضرایب نهایی مدل بعد از ۷ مرحله اجرای مدل و ثابت شدن آن نشان داده شده است. ضرایب به دست آمده در جدول (۲) نشان می‌دهد که شاخص تراکم گسل، لیتولوژی، طول و زاویه شیب (LS)، ارتفاع از سطح دریا، کاربری اراضی، شاخص نمناکی توپوگرافی (TWI) و تراکم جاده به ترتیب اثر بیشتری بر وقوع حرکت‌های دامنه‌ای داشته و به عنوان مؤثرترین عوامل بر وقوع حرکت‌های توده‌ای استان کردستان معرفی می‌شوند.

جدول ۲: ضرایب، معنی‌داری آماری، شانس وقوع و آزمون والد از تجزیه و تحلیل آماری با رگرسیون لجستیک در آخرین مرحله (هفتم)

عوامل موثر	ضرایب رگرسیون لجستیک (β)	استاندارد (S.E)	والد (Wal d)	آزمون	خطای	عنوان
ارتفاع از سطح دریا	-۰/۰۰۲	-۰/۰۰۰	۴۵/۵۸۰	۰/۰۰۰		
شاخص نمناکی توپوگرافی (TWI)	-۰/۱۹۵	۰/۰۶۹	۸/۰۶۲	۰/۰۰۵	معنی‌داری آماری (Sig.)	معنی‌داری آماری (Expz)
شاخص طول و زاویه شیب (LS)	-۰/۰۴۸	۰/۰۱۱	۱۹/۵۰۸	۰/۰۰۰		
لیتولوژی	۰/۱۰۸	۰/۰۱۹	۳۲/۳۹۶	۰/۰۰۰		
کاربری اراضی	-۰/۰۵۷	۰/۰۲۲	۶/۵۴۸	۰/۰۱۱		
تراکم گسل	۰/۸۳۸	۰/۲۵۱	۱۱/۱۹۶	۰/۰۰۱		
تراکم جاده	-۲/۵۳۴	۰/۳۸۷	۴۲/۹۴۱	۰/۰۰۰		
Constant	۳/۶۵۲	۰/۶۶۳	۳۰/۳۸۹	۰/۰۰۰		

ضریب مثبت (β)، بیانگر آن است که آن متغیر در احتمال وقوع حرکت‌های توده‌ای نقش بیشتری دارد و بالعکس ضریب منفی (β)، نمایانگر همبستگی ضعیف آن متغیر با احتمال وقوع است. مقدار ضریب منفی رگرسیون گویای مطلبی نیست، زیرا مقدار معنی‌داری آماری آن‌ها که از آزمون والد به دست آمده‌اند، در ستونی به نام sig ارائه شده‌اند و این مقادیر برای تمامی متغیرها کمتر از ۰/۰۵ می‌باشند. این به این معنا است که در سطح ۵ درصد آماری، شواهد کافی برای صفر نبودن متغیرها وجود دارد. این ضرایب فقط نشانگر همبستگی ضعیف متغیرهای مستقل با متغیر وابسته می‌باشد. شانس احتمال وقوع حرکت‌های توده‌ای \exp^{β} برابر افزایش می‌یابد. بنابراین مقدار ضریب بزرگ و مثبت، وابستگی قوی شانس افتادن

حداده با متغیرهای مستقل می‌باشد. پس از تعیین وزن عوامل مؤثر بر وقوع زمین لغزش با روش رگرسیون لجستیک، ضرایب به دست آمده از پردازش آماری به هر کدام از متغیرهای مستقل اعمال شد و در نهایت معادله خطی (Z) به دست آمد. معادله‌های خطی و احتمال وقوع روش رگرسیون لجستیک در پژوهش حاضر به شکل زیر قابل محاسبه است:

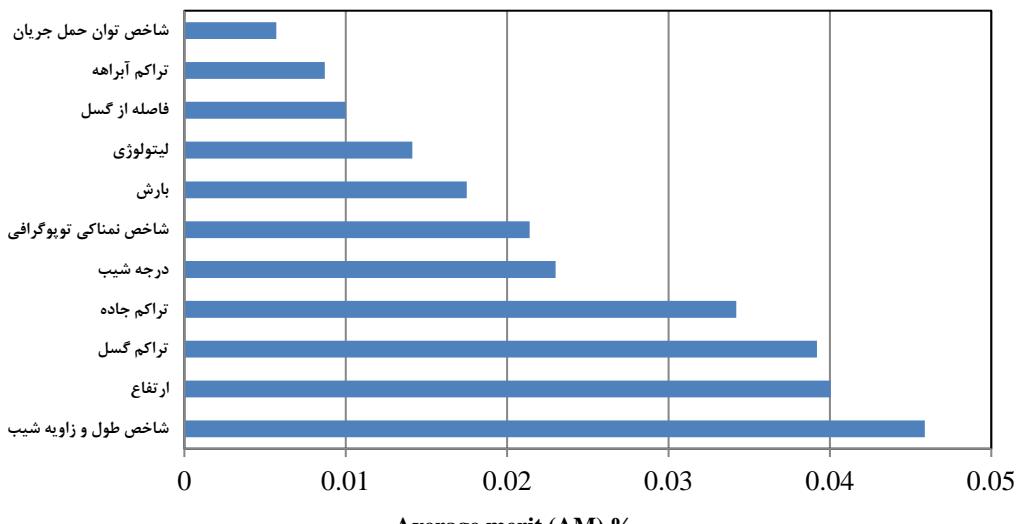
(۱۷)

$$P = \frac{1}{1 + e^{-\left(3.652 + [(-0.002 \times \text{Elevation})] + [(-0.195 \times \text{TWI})] + [(-0.048 \times \text{LS})] + [(0.108 \times \text{Lithology})] + [(-0.057 \times \text{Landuse})] + [(0.838 \times \text{Fault density})] + [(-2.534 \times \text{Road density})]\right)}}$$

۲. نتایج مدل‌سازی بیزین رگرسیون لجستیک

الف) اهمیت نسبی متغیرهای موثر بر وقوع حرکت‌های توده‌ای در استان کردستان با روش BLR

تعیین میزان اهمیت نسبی نقش عوامل مؤثر بر وقوع حرکت‌های توده‌ای زمین در روش BLR با استفاده شاخص IGR تعیین شد. نتایج این بررسی در شکل شماره ۳ مشهود است. مشاهده این شکل نشان می‌دهد که شاخص طول و زاویه شیب، ارتفاع از سطح دریا، تراکم گسل، تراکم جاده، درجه شیب، شاخص نمناکی توپوگرافی، بارندگی، لیتوژی، فاصله از جاده، تراکم آبراهه و شاخص حمل جریان به ترتیب بیشترین نقش را در وقوع حرکت‌های توده‌ای استان کردستان با روش رگرسیون لجستیک و بیزین رگرسیون لجستیک داشته‌اند.



شکل (۳) اهمیت نسبی عوامل مؤثر بر وقوع حرکات دامنه‌ای استان کردستان با مدل BLR (نویسنده‌گان، ۱۳۹۷).

بر اساس روش IGR از ۱۸ متغیر مطالعه شده هفت متغیر حذف و با ۱۱ متغیر باقیمانده مدل‌سازی با روش BLR صورت گرفت. ضرایب هر کدام از متغیرهای اثر گذار بر وقوع حرکت‌های دامنه‌ای در روش بیزین رگرسیون لجستیک در جدول شماره (۳) نشان داده شده است.

جدول ۳: ضرایب و شانس وقوع هر کدام از متغیرهای اثر گذار بر وقوع حرکت‌های توده‌ای خاک در روش BLR

شانس وقوع ($\exp \beta$)	ضرایب (β) BLR	عوامل موثر	شانس ($\exp \beta$)	ضرایب (β) BLR	عوامل موثر
۱/۱۱۶	۰/۱۱۳	لیتوژی	۱/۰۵۱	۰/۰۵	شیب
۰/۹۹۷	-۰/۰۰۳	فاصله از گسل	۰/۸۲۰	-۰/۱۹۹	ارتفاع از سطح دریا

۱/۰۸۵	۰/۰۸۲	تراکم گسل	۱/۱۵۷	۰/۱۴۶	شاخص قدرت جریان (SPI)
۰/۹۶۶	-۰/۰۳۵	تراکم رودخانه	۱/۰۷۷	۰/۰۷۴	شاخص نمناکی (TWI)
۰/۶۹۶	-۰/۳۶۴	تراکم جاده	۱/۲۹۶	۰/۲۶۰	شاخص طول و زاویه شیب (LS)
۱/۰۵۱	-۰/۰۴۸	ضریب ثابت مدل	۱/۱۳۶	۰/۱۲۸	بارش

پس از تعیین ضرایب (وزن) عوامل مؤثر بر موقعیت زمین لغزش با روش بیزین رگرسیون لجستیک، ضرایب به دست آمده از پردازش آماری به هر کدام از متغیرهای مستقل اعمال شد و در نهایت معادله خطی (Z) به دست آمد. معادله احتمال وقوع زمین لغزش در پژوهش حاضر به شکل زیر نشان داده شده است:

$$(19) \quad P = \frac{1}{e^{(-0.048) + [(0.05 \times \text{Slope})] + [(-0.199 \times \text{Elevation})] + [(0.146 \times \text{SPI})] + [(0.074 \times \text{TWI})] + [(0.260 \times \text{LS})] + [(0.128 \times \text{Rainfall})] + [(0.113 \times \text{Lithology})] + [(-0.003 \times \text{Distance to fault})] + [(0.082 \times \text{Fault density})] + [(-0.364 \times \text{Road density})] + [(-0.035 \times \text{River density})]}}$$

مقایسه ارزیابی کارایی مدل‌های LR و BLR با داده‌های تعلیمی (Training dataset)

جدول شماره (۴) نتایج ارزیابی مدل‌سازی با دو روش LR و BLR برای داده‌های تعلیمی و اعتبارسنجی را نشان می‌دهد.

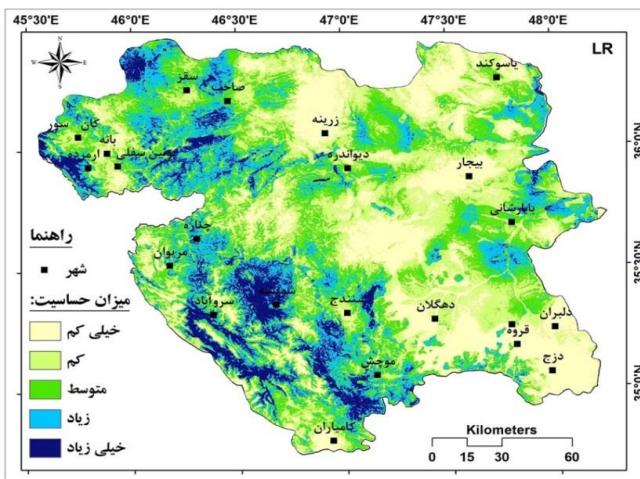
جدول ۴: نتایج ارزیابی مدل‌سازی با دو روش LR و BLR برای داده‌های تعلیمی و اعتبارسنجی

شاخص	داده‌های اعیانی		داده‌های اعتبارسنجی	
	LR	BLR	LR	BLR
True positive (TP)	۴۲۷	۴۱۴	۱۷۸	۱۷۸
True negative (TN)	۳۹۵	۳۸۰	۱۷۲	۱۶۱
False positive (FP)	۱۷۷	۱۹۲	۸۵	۸۵
False negative (FN)	۲۰۹	۲۲۶	۹۱	۱۰۲
Specificity	۰/۷۰۷	۰/۶۸۳	۰/۶۷۷	۰/۶۷۷
Accuracy	۰/۶۵۴	۰/۶۲۷	۰/۶۵۴	۰/۶۱۲
Sensitivity	۰/۶۹۱	۰/۶۶۴	۰/۶۶۲	۰/۶۳۶
RMSE	۰/۷۰۷	۰/۶۸۳	۰/۶۶۹	۰/۶۵۴
AUROC	۰/۶۷۱	۰/۶۴۷	۰/۶۶۵	۰/۶۴۴

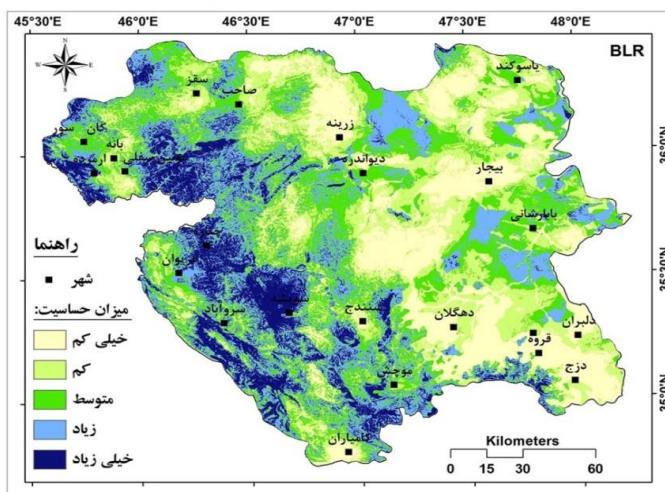
نتایج این جدول نشان می‌دهد که اگرچه مقادیر شاخص‌های Accuracy، Specificity، Sensitivity و RMSE در مدل LR نسبت به مدل BLR دارای مقادیر بالاتری می‌باشند. با این حال، تفاوت این دو روش چندان

چشمگیر نبوده و مقادیر این شاخص‌ها نزدیک به هم می‌باشند. بنابراین، می‌توان نتیجه گرفت که مدل BLR نیز همانند مدل LR پتانسیل خوبی در شناسایی مناطق حساس به وقوع حرکت‌های توده‌ای زمین در استان کردستان را دارد.

۳. تهیه نقشه پیش‌بینی مکانی حساسیت وقوع حرکت‌های توده‌ای منطقه مورد مطالعه
بر اساس توضیحات بخش روش انجام پژوهش، نقشه‌های پیش‌بینی مکانی حرکت‌های توده‌ای بر اساس مدل‌های LR و BLR با روش Quantile طبقه‌بندی و تهیه شدند.



شکل ۴: نقشه پیش‌بینی مکانی حرکت‌های توده‌ای استان کردستان با روش رگرسیون لجستیک



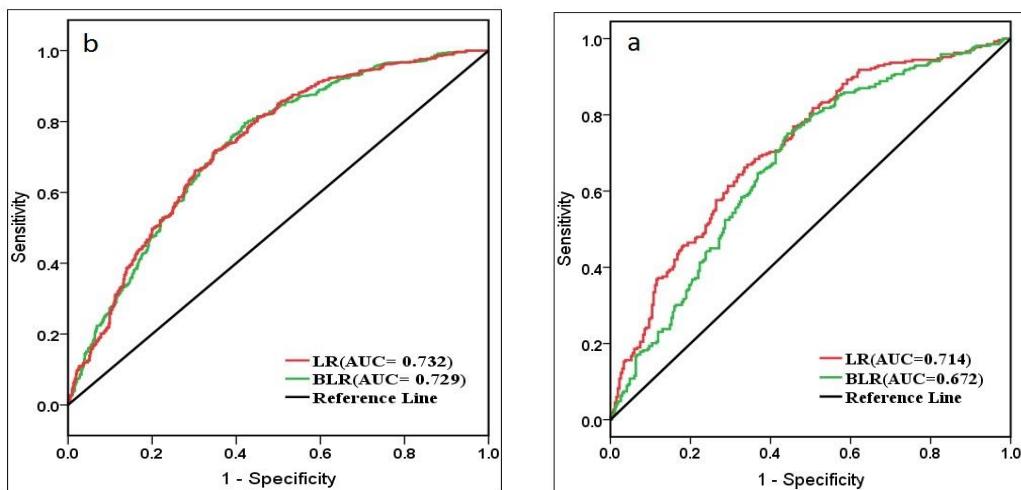
شکل ۵: نقشه پیش‌بینی مکانی حرکت‌های توده‌ای استان کردستان با الگوریتم بیزین رگرسیون لجستیک

نتایج حاصل از شکل ۴ و جدول ۵ در مدل LR نشان می‌دهد در حدود ۸/۰۶ درصد از مساحت استان کردستان دارای میزان حساسیت خیلی زیاد به وقوع حرکت‌های توده‌ای خاک می‌باشد. این میزان در روش BLR (شکل ۵ و جدول ۶) ۱۲/۴۶ درصد می‌باشد. مشاهده نقشه‌های حساسیت به حرکت‌های توده‌ای بر اساس روش‌های LR و BLR نشان دادند که بیشتر مناطق با حساسیت زیاد و خیلی زیاد در نیمة غربی استان کردستان اتفاق می‌افتد. این مناطق منطبق بر نواحی کوهستانی اورامات، دامنه‌های ارتفاعات کوسالان و چهل چشمه، گردندهای صلوات آباد (شرق شهر سنندج)، مروارید (ماین سنندج و کامیاران)، خان (ماین سفر و بانه) و گردنه آریز (ماین سنندج و مریوان) می‌باشد. بررسی متغیرهای مؤثر در وقوع حرکت‌های توده‌ای نشان می‌دهد که این بخش از استان به دلیل کوهستانی بودن منطقه دارای دامنه‌های با شیب تند

هستند و با توجه به جهت ارتفاعات (شمالی-جنوبی) دامنه‌های غربی که رو به سمت بادهای باران آور غربی می‌باشند از بارندگی بیشتری برخوردار هستند. از طرف دیگر دائمی بودن رودخانه‌ها و پرآب بودن آنها باعث زیربریدگی دامنه‌ها توسط جریان رود شده و سطح انتکای آنها را کاهش می‌دهد. در حالی که مناطق با شیب خیلی کم شرق استان، شامل دشت‌های قروه، دهگلان، بیجار و کامیاران دارای حساسیت خیلی کم و کم هستند.

۴. صحبت‌سنگی نقشه‌های پیش‌بینی مکانی حرکت‌های توده‌ای در استان کردستان

به منظور ارزیابی صحبت نقشه مکانیابی مناطق حساس به وقوع زمین‌لغزش سطحی هم از داده‌های تعلیمی و هم داده‌های صحبت‌سنگی استفاده می‌گردد. بر این اساس، هنگامی که از داده‌های تعلیمی استفاده شود، منحنی ارزیابی صحبت^۱ SRC نام دارد و در هنگام استفاده از داده‌های صحبت سنگی به منحنی ارزیابی صحبت نقشه پیش‌بینی مکانی، واژه^۲ PRC نام دارد و در هنگام استفاده از داده‌های صحبت سنگی به منحنی ارزیابی صحبت سنگی زیر این منحنی‌ها برابر عدد یک باشد و بالعکس اطلاق می‌گردد. بهترین حالت این منحنی‌ها زمانی است که مقدار سطح زیر این منحنی‌ها برابر عدد یک باشد، پیش‌بینی ضعیفتری حاصل می‌گردد(عمر و همکاران، ۲۰۱۴).



شکل ۶: ارزیابی نقشه‌های پیش‌بینی مناطق حساس به وقوع حرکت‌های دائمی بر اساس روش LR و الگوریتم BLR با داده‌های تعلیمی(a) و داده‌های صحبت سنگی(b)

شکل(۶) نشان می‌دهد که در منحنی SRC بر اساس داده‌های تعلیمی، مقدار سطح زیر منحنی با استفاده از روش LR، ۰/۷۱۴ می‌باشد که به این معنی است این روش ۷۱/۴ درصد توانایی پیش‌بینی مناطق حساس به وقوع زمین‌لغزش را داشته است؛ در حالی که در روش BLR برای همین نوع داده با دارا شدن مقدار ۰/۶۷۲ مساحت زیر این منحنی، ۶۷/۲ درصد توانایی در پیش‌بینی مناطق حساس را داشته است. این در حالی است که برای داده‌های صحبت سنگی مقدار سطح زیر منحنی PRC به ترتیب برای روش LR و روش BLR، ۰/۷۳۲ و ۰/۷۲۹ به دست آمد. بنابراین نتایج صحبت‌سنگی نقشه‌های به دست آمده با هر دو روش تأیید شد؛ با این توضیح که روش LR مقدار بیشتر درصد مساحت زیر منحنی را هم برای داده‌های تعلیمی و هم داده‌های آموزشی به خود اختصاص داده است. همچنین به منظور ارزیابی صحبت‌سنگی بیشتر نقشه‌های بدبست آمده، علاوه بر درصد مساحت زیر منحنی‌های SRC و PRC از شاخص تراکم حرکت‌های توده‌ای استفاده شد. بر این اساس از سمت کلاس با احتمال وقوع خیلی کم به سمت احتمال وقوع خیلی زیاد به مقدار این شاخص

^۱. Success Rate Curve

^۲. Prediction Rate Curve

اضافه می‌گردد. این بدان معنی است که احتمال وقوع خیلی زیاد دارند، دارای تعداد وقوع بیشتری از این حرکت‌های توده‌ای می‌باشد. مشاهده جدول شماره ۵ و ۶ نشان می‌دهد که در هر دو روش با افزایش احتمال وقوع به میزان تراکم حرکت‌های توده‌ای افزوده شده است. بنابراین صحت نقشه‌های پیش‌بینی مکانی حرکت‌های توده‌ای تأیید واقع شدند.

جدول ۵: تراکم حرکت‌های توده‌ای زمین در استان کردستان با روش رگرسیون لجستیک

احتمال وقوع	تعداد پیکسل	درصد پیکسل	تعداد زمین‌لغزش	درصد زمین‌لغزش	تراکم زمین‌لغزش	درصد زمین-
خیلی کم	۷۳۲۸۷۶۶	۲۲/۸۲	۴۸	۵/۳۶	۰/۲۳	-
کم	۸۵۳۱۵۹۷	۲۶/۵۶	۱۰۸	۱۲/۰۷	۰/۴۵	-
متوسط	۸۰۷۷۲۵۷	۲۴/۹۹	۲۵۲	۲۸/۱۶	۱/۱۳	-
زیاد	۵۶۴۶۸۴۹	۱۷/۵۸	۲۹۸	۳۳/۳۰	۱/۸۹	-
خیلی زیاد	۲۵۸۷۸۵۴	۸/۰۶	۱۸۹	۲۱/۱۲	۲/۶۲	-

جدول ۶: تراکم حرکت‌های توده‌ای زمین در استان کردستان با روش بیزین رگرسیون لجستیک

احتمال وقوع	تعداد پیکسل	درصد پیکسل	تعداد زمین‌لغزش	درصد زمین‌لغزش	تراکم زمین‌لغزش	درصد زمین-
خیلی کم	۶۰۶۸۹۳۶	۱۹/۰۲	۳۲	۳/۵۷	۰/۱۹	-
کم	۷۴۷۵۵۲۸	۲۳/۴۳	۹۷	۱۰/۸۴	۰/۴۶	-
متوسط	۷۷۲۲۸۴۵	۲۴/۲۱	۱۹۳	۲۱/۵۶	۰/۸۹	-
زیاد	۶۶۵۵۴۶۶	۲۰/۸۶	۳۳۲	۳۷/۰۹	۱/۷۸	-
خیلی زیاد	۳۹۷۶۲۱۲	۱۲/۴۶	۲۴۱	۲۶/۹۲	۲/۱۶	-

به منظور تجزیه و تحلیل آماری احتمال وقوع حرکت‌های توده‌ای، کارکرد مدل‌های LR و BLR با استفاده از آزمون فریدمن (فریدمن^۱، ۱۹۳۷)، در سطح معنی‌داری ۵٪ مورد ارزیابی قرار گرفت. نتایج آزمون فریدمن در جدول (۷) نشان داده شده است. در این جدول میانگین رتبه، کای سکوئر و سطح معنی‌داری آماری گزارش شده است.

جدول ۷: ارزیابی آماری مقایسه کارایی روشهای LR و BLR با استفاده از آزمون فریدمن

معنی داری آماری	کای سکوئر	میانگین رتبه	مدل
۰/۰۶۱	۵۴۵/۷۷۹	۱/۱۷	LR
		۱/۸۳	BLR

با توجه به جدول (۷) در مقایسه بین دو مدل در آزمون فریدمن، شاخص معنی داری آماری نادرست می‌باشد (۵٪>). بدین ترتیب فرضیه صفر رد شده و بر اساس معنی داری آماری (در سطح ۹۵ درصد) بین روشهای LR و BLR اختلاف

^۱. Friedman

معنی داری (> 0.05) مشاهده نشد و عملکرد دو مدل LR و BLR در پیش‌بینی مکانی حرکت‌های توده‌ای به هم نزدیک است.

نتیجه گیری

هدف اصلی این پژوهش تهیه نقشه پیش‌بینی مکانی حساسیت وقوع حرکت‌های توده‌ای استان کردستان به منظور مدیریت نواحی حساس و استفاده در طرح‌های آمایش سرزمین و توسعه مناطق روستایی و شهری می‌باشد. همچنین ارائه روش ترکیبی بیزین رگرسیون لجستیک و مقایسه کارایی آن با روش رگرسیون لجستیک و شناسایی مهم‌ترین عوامل مؤثر بر وقوع حرکت‌های توده‌ای در استان کردستان از اهداف دیگر این پژوهش است. برای رسیدن به این اهداف بر اساس مرور منابع از ۱۸ عامل تأثیرگذار بر وقوع حرکت‌های توده‌ای استفاده گردید که عبارتند از: درجه شیب، جهت شیب، ارتفاع، انحنای معمولی شیب، انحنای عرضی شیب، انحنای طولی شیب، شاخص توان حمل جریان، شاخص نمناکی توپوگرافی، فاصله از جاده، شاخص طول و زاویه شیب، لیتولوژی، بارش، کاربری ارضی، فاصله از گسل، تراکم گسل، فاصله از رودخانه، تراکم رودخانه و تراکم جاده. روش‌های به کار گرفته شده در این پژوهش بر مبنای مقایسه روش رگرسیون لجستیک و روش بیزین رگرسیون لجستیک می‌باشد. بر این اساس، مهم‌ترین نتایج حاصل از مطالعه حاضر عبارتند از:

❖ ارزیابی مدل‌های ارائه شده توسط شاخص‌های Sensitivity، Specificity، Accuracy و AUROC و RMSE که در داده‌های تعلیمی و اعتبارسنجی، مدل LR نسبت به مدل BLR دارای مقادیر بیشتر و مقدار معیار FP کمتر می‌باشند. این نتیجه نشان می‌دهد که مدل LR نسبتاً عملکرد بهتری نسبت به مدل BLR دارد.

❖ درصد مساحت زیر منحنی نقشه پهنه‌بندی حرکت‌های توده‌ای به دست آمده در مدل BLR در مقایسه با مدل LR به ترتیب در داده‌های تعلیمی $\frac{67}{2}$ و $\frac{21}{4}$ برای داده‌های صحت سنجی مقدار $\frac{72}{9}$ و $\frac{73}{2}$ به دست آمد. بر اساس آزمون ناپارامتری فریدمن، اختلاف معنی‌داری (در سطح 95 درصد) بین روش‌های LR و BLR در پیش‌بینی مکانی مناطق حساس به وقوع حرکت‌های توده‌ای زمین مشاهده نشد. بنابراین می‌توان از مدل BLR نیز به مانند مدل LR به عنوان یک مدل معیار جهت مقایسه کارایی مدل‌های جدید استفاده نمود.

❖ جدول شماره ۵ و ۶ نشان می‌دهند که از سمت کلاس حساسیت خیلی کم به سمت حساسیت خیلی زیاد بر مقدار ترکم زمین لغزش‌ها افزوده شده است. این نتیجه بیانگر این موضوع است که نقشه‌های به دست آمده به خوبی با مناطقی که حرکت‌های توده‌ای در آنجا اتفاق افتاده اند مطابقت دارند. همچنین عملکرد این دو مدل بر اساس آزمون فریدمن نیز بررسی و مشخص گردید که اختلاف معنی‌داری در سطح 95 درصد بین نتیجه این دو مدل مشاهده نگردید و می‌توان گفت از این دو مدل می‌توان برای شناسایی مناطق مستعد به وقوع حرکت‌های توده‌ای در استان کردستان اعتماد کرد.

❖ با نگاهی به خصوصیات زمین شناسی و ساختار تکتونیکی استان کردستان می‌توان گفت که بیشتر زمین لغزش‌های کردستان شرقی تحت تاثیر رسبات جوان، سست (منفصل)، ریزدانه با قابلیت نفوذپذیری و اشباع زیاد دوران کواترنر می‌باشد در حالیکه بیشتر زمین لغزش‌های کردستان غربی ناشی از ساختار تکتونیکی و وجود گسل‌های فراوان با تراکم بالا به دلیل برخورد صفحه آسیا و عربستان می‌باشد که چنین ساختارهای با درز، شکاف و چین‌های شکننده و جوانی را بوجود آورده اند. به طوری که این ساختارها در اثر هوازدگی و انبساط و انقباض درز و شکاف‌ها در امتداد گسل‌ها حرکت‌های توده‌ای را بوجود آورده اند.

❖ مدل ترکیبی بیزین رگرسیون لجستیک توانایی خوبی در شناسایی مناطق حساس به وقوع حرکت‌های توده‌ای دارد. بنابراین، پیشنهاد می‌گردد با سایر روش‌های داده‌کاوی از جمله شبکه عصبی مصنوعی، منطق فازی، الگوریتم‌های درخت تصمیم (Random Forest, Naïve Baes Tree, ...) نیز برای ارزیابی توانایی بیشتر این مدل مقایسه شود.

❖ نقشه پیش‌بینی مکانی دقیق‌تر توسط روش‌ها و تکنیک‌های جدید الگوریتم مبنای برای شناسایی مناطق حساس به حرکت‌های توده‌ای می‌تواند به مدیران، برنامه‌ریزان در طرح‌های آمایش سرزمین و توسعه اراضی شهری و روستایی به خصوص در مناطق کوهستانی جهت اجرای پروژه‌های توسعه‌ای، انتقال خطوط لوله، احداث جاده و... کمک شایانی بنماید.

منابع

- اسفندیاری درآباد، فربیا؛ بهشتی جاوید، ابراهیم؛ فتحی، محمدحسین، ۱۳۹۳، پهنه‌بندی حساسیت وقوع زمین‌لغزش با استفاده از تئوری بیزین (مطالعه موردی: حوضه آبریز سیاهرود)، مجله جغرافیا و مخاطرات محیطی، شماره ۱۲۵، صص. ۱-۱۸.
- شیرزادی، عطالله، ۱۳۸۶، پهنه‌بندی خطر حرکت‌های توده‌ای با استفاده از مدل منطقه‌ای، پایان نامه کارشناسی ارشد، دانشگاه مازندران.
- کرم، عبدال Amir؛ محمودی، فرج‌اله، ۱۳۸۴، مدل‌سازی کمی و پهنه‌بندی خطر زمین‌لغزش در زاگرس چین خورده (حوزه آبریز سرخون در استان چهار محال و بختیاری). مجله پژوهش‌های جغرافیایی، شماره ۵۱، صص. ۱۴-۱.
- متولی، صدرالدین؛ اسماعیلی، رضا؛ حسین‌زاده محمد Mehdi، ۱۳۸۸، تعیین حساسیت وقوع زمین‌لغزش با استفاده از رگرسیون لجستیک در حوضه آبریز واژ (استان مازندران). فصلنامه جغرافیای طبیعی، شماره ۵، صص. ۸۴-۷۳.
- میرصانعی، روح‌الله؛ مهدویفر، محمدرضا، ۱۳۸۵، روش‌ها و معیارهای بهینه جهت تهیه نقشه‌های پهنه‌بندی خطر زمین‌لغزش، پژوهشکده سوانح طبیعی، ص ۲۷۷.
- نیرومند، حمیدرضا، ۱۳۷۴، ترجمه رگرسیون خطی کاربردی، مشهد، انتشارات آستان قدس رضوی، چاپ اول، ص. ۴۱۹.
- Akgun, A., Turk, N., 2011, mapping erosion susceptibility by a multivariate statistical method: a case study from the AyvalIk Region, NW Turkey. *Computer Geosciences*, Vol. 37, Pp. 1515–1524.
- Althuwaynee, O.F., Biswajeet, P., Park, H.-J., Lee, J.H., 2014, novel ensemble decision tree-based CHi-squared automatic interaction detection (CHAID) and multivariate logistic regression models in landslide susceptibility mapping. *Landslides*, Vol. 11(6), Pp. 1063–1078.
- Arnone E., Francipane A., Scarbaci A., Puglisi C. and Noto L.V., 2016, Effect of raster resolution and polygon-conversion algorithm on landslide susceptibility mapping. *Environmental Modelling and Software*, 84: 467-481.
- Avali Viji R. F. Cooper Gregory, MD and Vanathi Gopalakrishnan, 2014, Application of Bayesian Logistic Regression to Mining Biomedical Data, AMIA Annual Symposium Proceedings, Pp. 266–273.
- Brabb E.E., 1984, Innovative approaches to landslide hazard and risk mapping. Proc. of the IV International Symposium on Landslides, Toronto, 1: 307-323.
- Dahal R.K., Hasegawa S., Nonomura A., Yamanaka M., Masuda T. and Nishino, K., 2008, GIS-based weights-of-evidence modelling of rainfall-induced landslides in small catchments for landslide susceptibility mapping, *Environmental Geology*, 54(2):311-324.
- Dehnavi, A., Aghdam, I.N., Pradhan, B., Varzandeh, M.H.M., 2015, A new hybrid model using step-wise weight assessment ratio analysis (SWARA) technique and adaptive neuro-fuzzy inference system (ANFIS) for regional landslide hazard assessment in Iran. *Catena*, Vol. 135, Pp. 122-148.
- Derrac, J., García, S., Molina, D., Herrera, F., 2011, A practical tutorial on the use of nonparametric statistical tests as a methodology for comparing evolutionary and swarm intelligence algorithms. *Swarm and Evol Comput* 1:3–18.

- *Dou, J., Yamagishi, H., Pourghasemi H-R., Yunus, A-P., Song, X., Xu, Y., Zhu, Zh., 2015, An integrated artificial neural network model for the landslide susceptibility assessment of Osado Island, Japan. Natural Hazards, Vol. 78, Pp. 1749–1776.*
- *Dubois, D., Prade, H., 1990, Rough fuzzy sets and fuzzy rough sets. International Journal of General Systems, Vol. 17, Pp.191–209.*
- *Friedman, M., 1937, the use of ranks to avoid the assumption of normality implicit in the analysis of variance. J Am Stat Assoc. Vol. 32, Pp. 675–701.*
- *Gokhan, D., Mustafa, A and Aykut, A., 2014, Landslide susceptibility mapping by frequency ratio and logistic regression methods: an example Niksar-Resadiye (Tokat, Turkey), Arabian Journal of Geosciences, 15 pp.*
- *Grabs, T., Seibert, J., Bishop, K., and Laudon, H., 2009, “Modeling spatial patterns of saturated areas: A comparison of the topographic wetness index and a dynamic distributed model”. Journal of Hydrology. Vol. 373, Pp. 15-23.*
- *Guha S., Below R P.h. and Hoyois P.h., (2015, EM-DAT: International Disaster Database - www.emdat.be – Université Catholique de Louvain.*
- *Haque U., Blum P., da Silva P.F., Andersen P., Pilz J., Chalov S.R., Malet J.P., Auflič M.J., Andres N., Poyiadji E. and Lamas P.C., 2016, Fatal landslides in Europe. Landslides, 13(6):1545-1554.*
- *Hunter, E., Matin, J., Stone, P., 1966, Experiments in induction. Academic, New York.*
- *Hong, H., Pradhan, B., Xu, C., Bui, D.T., 2015, Spatial prediction of landslide hazard at the Yihuang area (China) using two-class kernel logistic regression, alternating decision tree and support vector machines. Catena, 133, 266-281.*
- *Jaedicke C., Van Den Eeckhaut M., Nadim F., Hervas J., Kalsnes B., Vangelsten BV., Smith JT., Tofani V., Ciurean R., Winter MG., Sverdrup-Thygeson K., Syre E., Smebye H., 2014, Identification of landslide hazard and risk ‘hotspots’ in Europe. Bulletin of Engineering Geology and the Environment, 73:325-339.*
- *Kononenko, I., 1994, estimating attributes: analysis and extensions of relief. In: Bergadano, F., Raedt, L. (Eds.) Machine learning: ECML-94. Springer, Berlin, Pp. 171–182.*
- *Keesstra S.D., Quinton J.N., van der Putten W.H., Bardgett R.D. and Fresco L.O., 2016, The significance of soils and soil science towards realization of the United Nations Sustainable Development Goals. Soil, 2: 111-128.*
- *Kothiyari, U., Jain, M., and Raju, K.G.R., 2002, “Estimation of temporal variation of sediment yield using GIS”. Hydrological Sciences-Journal-des Sciences Hydrologiques. Vol. 47, Pp. 693-706.*
- *Martínez-Álvarez F, Reyes J, Morales-Esteban A, Rubio-Escudero C., 2013, determining the best set of seismicity indicators to predict earthquakes. Two case studies: Chile and the Iberian Peninsula. Knowl-Based Syst. Vol. 50, Pp.198–210.*
- *Moore, I.D. and Grayson, R.B., 1991, “Landson. Digital terrain modeling: A review of hydrological, Geomorphological and Biological application”. Hydrol. Process. Vol. 5, pp. 3-30.*
- *Moore, I.D. and Wilson, J. P., 1992, “Length-slope factors for the Revised Universal Soil Loss Equation: Simplified method of estimation”. Journal of Soil and Water Conserve. 47, pp. 423-428.*
- *Nandi, A., Shakoor, A., 2010, A GIS-based landslide susceptibility evaluation using bivariate and multivariate statistical analyses. Engineering Geology. Vol. 110, Pp.11–20.*
- *Lan H.X, Zhou C. H, Wang L.J. Zhang, H.Y. and Li, R.H, 2004, Landslide hazard spatial analysis and prediction using GIS in the Xiaojiang Watershed, Yunnan, China. Engineering Geology, 76: 109-128.*
- *Quinlan, J.R., 1993, C4.5: programs for machine learning. Morgan Kaufmann, San Mateo, CA, USA.*

- Stocking M. and Murnaghan N., 2001, *Handbook for the field assessment of land degradation*. Earth scan.
- Sujatha, E.R., Kumaravel, P., Rajamanickam, V.G., 2012, *Landslide Susceptibility Mapping Using Remotely Sensed Data through Conditional Probability Analysis Using Seed Cell and Point Sampling Techniques*. *Journal of the Indian Society of Remote Sensing*, Vol. 40(4), Pp. 669-678.
- Shirzadi, A., Saro, L., Hyun-Joo, Oh and Chapi, K., 2012, *A GIS-based logistic regression model in rock fall susceptibility mapping along a mountainous road: Salavat Abad case study, Kurdistan, Iran*. *Natural Hazard*, Vol. 64, Pp. 1639-1656.
- Tien Bui, D., Pradhan, B., Lofman, O., Revhaug, I., Dick, O.B., 2012, *Landslide susceptibility mapping at HoaBinh province (Vietnam) using an adaptive neuro fuzzy inference system and GIS*. *Computers & Geosciences*, Vol. 45, Pp. 199–211.
- Tsai, F., Lai, J-S., Chen, W.W., Lin, T-H., 2013, *Analysis of topographic and vegetative factors with data mining for landslide verification*. *Ecological Engineering*, Vol. 61, Pp. 669-677.
- Tien Bui, D., Pradhan, B., Revhaug, I., Trung Tran, C., 2014, *A comparative assessment between the application of fuzzy unordered rules induction algorithm and J48 Decision tree models in spatial prediction of shallow landslides at Lang Son City, Vietnam*. In: Srivastava, P.K., Mukherjee, S., Gupta, M., Islam, T. (Eds.), *Remote Sensing Applications in Environmental Research*. Springer International Publishing, Pp. 87–111.
- Tien Bui, D., Tuan, T.A., Klempe, H., Pradhan, B., Revhaug, I., 2015, *spatial prediction models for shallow landslide hazards: a comparative assessment of the efficacy of support vector machines, artificial neural networks, kernel logistic regression, and logistic model tree*. *Landslides*, <http://dx.doi.org/10.1007/s10346-015-0557-6>.
- Tehrany, M.S., Pradhan, B., Jebur, M.N., 2014, *Flood susceptibility mapping using a novel ensemble weights-of-evidence and support vector machine models in GIS*. *Journal of Hydrology*, Vol. 512, Pp. 332-343.
- Umar, Z., Pradhan, B., Ahmad, A., Neamah Jebur, M., Shafapour Tehrany, M., 2014, *Earthquake induced landslide susceptibility mapping using an integrated ensemble frequency ratio and logistic regression models in West Sumatera Province, Indonesia*. *Catena*, Vol. 118, Pp. 124–135.
- Vandromme R., Thiéry Y., Sedan O. and Bernardie S., 2016, *An integrated approach coupling physically based models and probabilistic method to assess quantitatively landslide susceptibility at different scale: application to different geomorphological environments*. In *EGU General Assembly Conference Abstracts*, 18: p. 13282.
- Witten, I.H., Frank, E., Mark, A.H., 2011, *Data mining: practical machine learning tools and techniques (third edition)*. Morgan Kaufmann, Burlington.
- Wang, L-J., Sawada K., Moriguchi S., 2013, *Landslide susceptibility analysis with logistic regression model based on FCM sampling strategy*. *Computers and Geosciences*, Vol. 57, Pp. 81–92.
- Xu, C., Xu, X., Dai, F., Xiao, J., Tan, X., Yuan, R., 2012, *Landslide hazard mapping using GIS and weight of evidence model in Qingshui River watershed of 2008 Wenchuan earthquake struck region*. *Journal of Earth Science*, Vol. 23, Pp. 97–120.
- Xiaomeng, W., Borgelt, C., 2004, *Information measures in fuzzy decision trees*. *Fuzzy Systems, 2004 Proceedings 2004 I.E. International Conference on*. Vol. 81, Pp. 85–90.
- Zare, M., Pourghasemi, H., Vafakhah, M., Pradhan, B., 2013, *Landslide susceptibility mapping at Vaz Watershed (Iran) using an artificial neural network model: a comparison between multilayer perceptron (MLP) and radial basic function (RBF) algorithms*. *Arabian Journal of Geosciences*, Vol. 6, Pp. 2873–2888.