

نقشه برداری دگرسانی‌های مرتبط با کانسارهای مس پورفیری با استفاده از تصاویر چند طیفی استر بر مبنای یادگیری عمیق

احمد رجبی^۱، رضا شاه حسینی^{۲*}

۱- دانشجوی دکتری سنجش از دور، دانشکده مهندسی نقشه برداری و اطلاعات مکانی، پردیس دانشکده‌های فنی، دانشگاه تهران

۲- استادیار گروه سنجش از دور، دانشکده مهندسی نقشه برداری و اطلاعات مکانی، پردیس دانشکده‌های فنی، دانشگاه تهران

تاریخ دریافت مقاله: ۱۴۰۰/۰۶/۱۱ تاریخ پذیرش مقاله: ۱۴۰۰/۱۱/۳۰

چکیده

یکی از کاربردهای سنجش از دور، بررسی نواحی دگرسانی و طبقه‌بندی آن‌ها است که یکی از سریع‌ترین روش‌ها برای اکتشاف سامانه مس پورفیری، تعیین مرکز تجمع آن و جانمایی نقاط حفاری هستند. هدف از این تحقیق شناسایی دگرسانی‌های آرژلیک، فیلیک و پروپیلیتیک (مرتبط با سامانه) در محدوده‌های اکتشافی با ابعاد کوچک و تعیین محدوده تجمع مس پورفیری است. در این راستا، یک الگوریتم بر مبنای شبکه‌های عصبی کانولوشنی عمیق طراحی شد. در الگوریتم پیشنهادی ابتدا پیش‌پردازش‌هایی نظیر تصحیح و ترمیم هندسی و طیفی و تقویت داده‌های آموزشی برای آماده‌سازی داده‌های مادون قرمز طول موج کوتاه (SWIR) و رنگی (RGB) سنجنده استر (ASTER) برای ورود به شبکه انجام شد. شبکه عصبی کانولوشنی (CNN) پیشنهادی دارای ساختاری کدگذار-کدگشا می‌باشد که در مرحله کدگذاری ویژگی‌های مختلف و کارآمد در مقیاس‌های متفاوت استخراج شده و در مرحله کدگشایی ویژگی‌های تولید شده برای تخمین مناطق دگرسانی با یکدیگر تلفیق می‌گردند. سپس شبکه مورد نظر برای تصاویر محدوده اکتشافی مورد مطالعه به نام "دهانه گمرکان" واقع در شهرستان جیرفت اجرا شده و مناطق دگرسانی منطقه استخراج شد. برای ارزیابی میدانی نتایج بدست آمده از روش سنگ‌شناسی و ژئوشیمیایی روی ۸۴ نمونه استفاده شد. با ادغام نتایج شبکه و استخراج ساختار هندسی دگرسانی‌ها، مکان آن روی نقشه درون‌یابی عیاری مس و طلای منطقه جانمایی شد. در نتیجه، شناسایی دگرسانی‌های منطقه با دقت آماری پارامتر حساسیت: ۰/۹۴۳، امتیاز $F1$: ۰/۴۷۲، شاخص اشتراک روی اجتماع (IoU): ۰/۸۹۶ و دقت تشخیص سنگ ۹۲ درصد و میانگین عیاری مس بالای ۴ درصد در منطقه مورد مطالعه، انجام شد. بر اساس محل حلقه‌های دگرسانی‌های شناسایی شده، نقشه ترانسه‌های حفاری جهت استخراج مواد معدنی بدست آمد.

کلید واژه‌ها: کانسار مس پورفیری، ساختارهای هندسی، دگرسانی، سنجش از دور، یادگیری عمیق.

* نویسنده مکاتبه کننده: گروه فتوگرامتری و سنجش از دور، دانشکده مهندسی نقشه برداری و اطلاعات مکانی، پردیس دانشکده‌های فنی، دانشگاه تهران، تهران، ایران.

تلفن: ۰۲۱۶۱۱۴۵۲۷

Email: rshahosseini@ut.ac.ir

۱- مقدمه

عنصر مس در چندین مدل کانساری وجود دارد که اکتشاف آن از نظر اقتصادی قابل توجه است. مهمترین مدل کانساری مس، مدل پورفیری^۱ است که اغلب کانسارهای پورفیری شناخته شده در دنیا، الگوی منطقه بندی مناسبی از کانی سازی و دگرسانی را نشان می دهند (شکل (۱)). دگرسانی عبارت است از کلیه تغییرات شیمیایی و کانی شناسی که تحت تأثیر آب های ماگمایی و یا گرمایی در سنگ ها ایجاد می شود. از آنجایی که کانی سازی کانسارهای فلزی رابطه نزدیکی با فعالیت های گرمایی دارد و از آنجا که اثرات فعالیت های گرمایی را به طور مستقیم نمی توان روی نقشه زمین شناسی نشان داد و نیز گاهی تشخیص آن روی زمین مشکل است، لذا شناسایی این گونه پدیده ها، در انتخاب محل کانی سازی و بررسی محدوده کانی سازی، با استفاده از روش های سنجش از دور و تصاویر ماهواره ای می تواند بسیار مفید و مناسب باشد. لوول و گیلبرت (۱۹۷۰)، توده معدنی سان مانوئل - کلامازو را توصیف و یافته های خویش را با ۲۷ کانسار مس پورفیری دیگر مقایسه کردند [۱]. آن ها در این تحقیق ارزشمند و بنیادی نشان دادند که بهترین چهارچوب مرجعی که می تواند تمام سیماهای دیگر این ذخایر را به هم ارتباط دهد، ماهیت و توزیع مناطق دگرسانی گرمایی سنگ دیواره است. بر اساس ادعای آن ها عموماً چهار منطقه دگرسانی وجود دارد. این مناطق بیشتر در اطراف استوک پورفیری به صورت مناطق هم محوری که پوسته هایی هم مرکز و اغلب ناکامل را می سازند متمرکز می شود و غالباً این مناطق در اکتشاف ذخایر مس پورفیری به عنوان یک راهنما مورد استفاده قرار می گیرند.

این مناطق در مدل لوول - گیلبرت عبارت است از:

منطقه پتاسیک^۲: این منطقه همیشه وجود ندارد و در صورت وجود با تشکیل ارتوکلاز و بیوتیت ثانویه، یا تشکیل ارتوکلاز - بیوتیت - کلریت شناسایی می شود. منطقه فیلیک^۳: نوعی دگرسانی است که در ذخایر دیگر به عنوان سرپسیتی شدن و دگرسانی آرژیلیک پیشرفته شناخته می شود.

منطقه فیلیک در صورت وجود، دارای بیشترین توسعه پیریت افشان و رگچه ای است. منطقه آرژیلیک^۴: کانی های رسی، ویژگی این منطقه بوده و با نزدیک تر شدن به توده معدنی کائولن و با دور شدن از آن مونتموریونیت افزایش می یابد. ناحیه های غنی از سیلیس در نزدیکی سطح به محیط اپی ترمال انتقال داده شده اند. منطقه پروپیلیتیک^۵: این منطقه که خارجی ترین منطقه است، همواره وجود دارد. کلریت رایج ترین کانی این منطقه است. پیریت، کلسیت و اپیدوت نیز با آن همراه است. در سال های اخیر محققان بسیاری برای مطالعه مناطق دگرسان شده (مناطق حاوی کانی های رسی) از داده های چندطیفی سنجنده های نگاشت موضوعی پیشرفته (ETM+^۶)، تصویربرداری عملیاتی زمین (OLI^۷) داده های رادیومتر بازتاب و تابش حرارتی پیشرفته فضا برد (ASTER^۸) استفاده کرده اند. این پژوهشگران روش های نسبت های باندی، تجزیه مؤلفه های اصلی، ترکیبات کاذب رنگی و الگوریتم نگاشت زاویه طیفی را برای بارزسازی مناطق دگرسان شده بکار گرفته اند [۲، ۳ و ۴]. کانسارهای مس پورفیری از مهم ترین منابع معدنی در جهان و ایران

^۲ Potassic Zone

^۳ Phyllic Zone

^۴ Argillic Zone

^۵ Propylitic Zone

^۶ Enhanced Thematic Mapper Plus

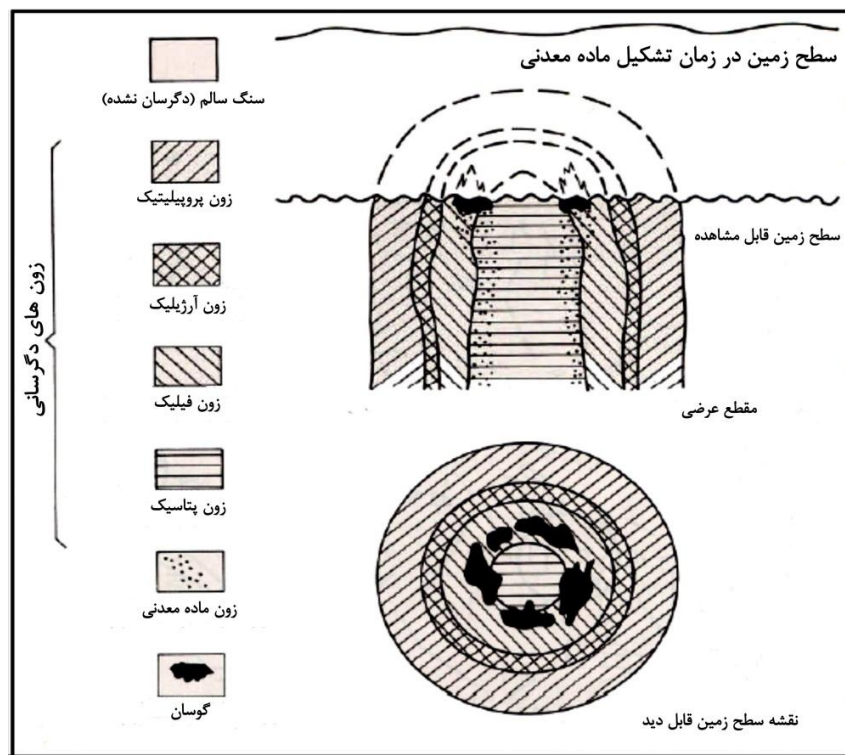
^۷ Operational Land Imager

^۸ Advanced Spaceborne Thermal Emission and Reflection

^۱ Porphyry

خارج کشور، خلاصه‌ای از مهم‌ترین تحقیقات انجام‌شده در ادامه مورد بررسی قرار می‌گیرد.

می‌باشند. برای پی بردن به نوع کار و تحقیقات مرتبط با سنجش‌ازدور در مهم‌ترین منابع پورفیری داخل و



شکل ۱: موقعیت قرارگیری دگرسانی‌های فیلیک، آرژلیک و پروپیلیتیک و همچنین بخش گوسانی نسبت به یکدیگر در کانسارهای مس پورفیری

نمودند [۵].

بیرانوندپور و همکاران (۲۰۱۲) سنجنده ASTER را به عنوان یک ابزار برای نقشه‌سازی دگرسانی هیدروترمال ناحیه‌های معدنی مرتبط با کانی‌سازی مس پورفیری و طلای اپی‌ترمال (فیلیک، آرژلیک و پروپیلیتیک) و وابسته به سنگ‌شناسی سنگ میزبان بررسی نمودند. از الگوریتم‌های نسبت بانندی، شاخص‌ها و روش‌های مبتنی بر عملگر منطقی، مؤلفه‌های اصلی و روش‌های مبتنی بر افزایش مانند تجزیه و تحلیل مؤلفه اصلی (PCA)^۲ و ضریب حداقل نویز (MNF)^۳؛ الگوریتم‌های مبتنی بر ثابت کردن شکل مانند نگاشت زاویه طیفی

صلاتی (۲۰۱۱) الگوریتم دوران تطبیق الگو (RTM)^۱ را به تصاویر ASTER برای شناسایی مرزهای سنگ‌شناسی از پیش تعیین شده اعمال نمود، این مرزها اطلاعاتی را برای فعالیت‌هایی مانند اکتشاف مواد معدنی و هیدروکربنی، نقشه‌برداری منابع آب و ارزیابی مخاطرات طبیعی فراهم می‌کنند. این الگوریتم با چرخاندن قالب‌ها بر روی تصاویر ASTER با موفقیت مرزهای سنگ‌شناسی را شناسایی و برای تعیین دقت مرزهای تشخیص داده شده به صورت مکانی، از نظریه مجموعه فازی استفاده کرد. مرزهای تشخیص داده شده و مناطق مرزی عکس هوایی را بهتر از مرزهای تشخیص داده شده و مناطق مرزی نقشه زمین‌شناسی ارائه

^۲ Principal Component Analysis

^۳ Minimum Noise Factor

^۱ Rotate Template Matching

خشک رودخانه‌ای تشریح می‌کند، هرچند که هر دو آنها در رنگ‌های روشن و درجه خاکستری روشن بسیار شبیه به هم ظاهر می‌شوند. نتایج نسبت بانندی نیز با نقشه زمین‌شناسی از این منطقه مقایسه و نشان دادند که با در نظر گرفتن توان تفکیک به دست آمده، تصاویر مربوط به نسبت بانندی اطلاعات مفید بیشتری پیدا می‌کنند و تصاویر مرکب رنگ واقعی، مفیدتر هستند. بر اساس این مشاهدات ماتار ادعا کرد که سنجنده *ASTER* برای کاربردهای زمین‌شناسی بسیار قوی است. با توجه به موفقیت آن در منطقه مورد مطالعه، استفاده از این سنجنده نیز می‌تواند به دیگر مناطق پیچیده در سیر عربستان و فراتر از آن گسترش یابد [۷].

مقدم (۲۰۱۴)، تعمیم نتایج پردازش داده‌های ماهواره‌ای هایپریون به تصاویر ماهواره‌ای *ASTER* در منطقه لاهرود را با تلفیق داده‌های هایپریون با توان طیفی بالا در تشخیص عوارض و داده‌های *ASTER* با توان تفکیک مکانی بهتر در مرحله طبقه‌بندی بررسی کرد و از داده‌های هایپریون به روش *MTMF* به عنوان رده‌های آموزشی بر روی تصاویر *ASTER* استفاده کرد و در نهایت رده‌های مشابه (با تفکیک‌پذیری پایین) با هم ادغام و ۶ رده با تفکیک‌پذیری قابل قبول برای انجام طبقه‌بندی تعیین کرد. نقشه طبقه‌بندی به سه روش پارامتریک حداکثر درست نمایی، حداقل فاصله و فاصله مالاانویس را تهیه کرد و به منظور بررسی میزان کارایی نقشه‌های به دست آمده و با مقایسه بین روش‌ها، از ماتریس ابهام بر پایه استفاده از کل پیکسل‌های تصاویر هایپریون به عنوان رده‌های مبنا پس از ارزیابی، روش حداکثر درست نمایی بهترین عملکرد را داشت. نقشه فراوانی کانی‌ها با روش‌های به کارگرفته شده با اطلاعات زمین‌شناسی منطقه تطابق داشته، به نحوی که گسترش بالای کانی‌های سولفات‌ها مانند ژپس و پلی هالیت، نشانه‌های اندکی از کانی ملاکیت با پراکندگی باریک و کم در اطراف کانی‌های ژئولیت، اندیس‌های تازه شناخته شده از مس در منطقه و گسترش فراوان کانی‌های ژئولیتی آتالسیم و مزولیت

(*SAM*^۱)، فیلتر تطابقی (*MF*^۲)، و فیلتر مقدار مخلوط تطابقی (*MTMF*^۳)؛ و روش‌های جزئی غیرمخلوط از قبیل طیف خطی غیرمخلوط (*LSU*^۴) و کمینه کردن فشار انرژی (*CEM*^۵) برای استخراج اطلاعات طیفی از داده‌های *ASTER* استفاده کردند و نشان دادند که الگوریتم‌های عملگر منطقی برای نقشه‌سازی دگرسانی معدنی هیدروترمال مرتبط با کانی‌سازی مس پورفیری در مقیاس منطقه‌ای مناسب است. الگوریتم‌های بر پایه شکل و روش‌های جزئی غیر مخلوط برای تشخیص مجموعه‌های معدنی و معادن خاص در ناحیه‌های دگرسانی گرمایی در مقیاس منطقه‌ای استوار و قابل اعتماد هستند. بنابراین، ادغام نتایج حاصل از عملگر منطقی، الگوریتم‌های مبتنی بر شکل‌گیری و روش‌های جزئی غیر مخلوط اطلاعات جامع و دقیقی برای مراحل مقدماتی اکتشاف طلا و مس در هر دو مقیاس محلی و منطقه‌ای تولید می‌کنند. تمام روش‌ها و کاربردهای مورد بررسی، نشان‌دهنده مفید بودن داده‌های *ASTER* برای اکتشاف ذخایر مس پورفیری و طلای اپی‌ترمال در سراسر جهان بود [۶].

ماتار (۲۰۱۳) از باندهای مادون قرمز حرارتی سنجنده *ASTER* برای بررسی سنگ‌ها، از جمله رگه‌های سفید کوارتز، در منطقه جبل الحصیر، جنوب غربی سیر عربستان استفاده نمود. داده‌های به دست آمده با استفاده از تصحیحات رادیومتری و هندسی پردازش شدند. داده‌های پردازش شده با تصاویر کاذب رنگی با نسبت باند مادون قرمز حرارتی ترکیب شدند. این تصاویر مرکب بین سنگ‌های گرانیات فلسیک روشن و سنگ‌های گابرویی مافیک تیره به وضوح تفاوت دارد. این تصاویر همچنین رگه‌های کوارتز را از رسوبات

^۱ Spectral Angel Mapper

^۲ Matched Filter

^۳ Mixture Tuned Matched Filter

^۴ Linear Spectra Unmixed

^۵ Compression Energy Minimize

مس پورفیری، طبقه‌بندی و تفکیک دگرسانی‌های مرتبط با آن، علاوه بر تایید مستعد بودن محدوده مورد مطالعه در دارا بودن منبع مس پورفیری، در تعیین مرکز تجمع ماده معدنی جهت احداث گمانه و چاه‌های حفاری بسیار موثر است که مدل ساختاری سامانه‌های مس پورفیری نیز تاییدکننده آن هست. علاوه بر این، با توجه به قرارگیری موقعیت جغرافیایی کشور ایران در کمربند آلپ-همالیا که یکی از خواستگاه‌های تشکیل سامانه‌های مس پورفیری است، این سامانه‌ها با ابعاد گوناگون در نقاط مختلف کشور تشکیل شده که اجرای مراحل اکتشاف (تعیین محل تجمع و عیار ذخیره) آن برای سازمان‌های دولتی متولی امر معادن، بسیار هزینه بردار است. لذا از توجه به محدوده‌های معدنی با ابعاد کوچک که تعداد قابل توجهی دارند اجتناب می‌کنند.

با توجه به پیشینه تحقیق ارائه شده، مواردی مثل تعیین مرکز تجمع ماده معدنی و تعیین نقاط حفاری و همچنین اکتشاف در محدوده‌های با ابعاد کوچک مورد بررسی قرار نگرفته است. هدف اصلی تحقیق حاضر، ارائه روشی دقیق و کم هزینه در مبحث اکتشاف منابع مس پورفیری بر مبنای تئوری مشترک در اینگونه کانسارها در اغلب محدوده‌های اکتشافی است. شناسایی آن نوع از دگرسانی‌های آرژیلیک، فیلیک و پروپیلیتیک که مرتبط با ماده معدنی هستند (غیر از نوع فرسایش شده و نابرجای آن‌ها)، که بصورت حلقه‌های دگرسانی ماده معدنی را در برگرفته‌اند (حلقه بیرونی دگرسانی پروپیلیتیک، حلقه میانی دگرسانی آرژیلیک، حلقه درونی دگرسانی فیلیک)، یکی از مهمترین راهکارهای اکتشاف منابع معدنی پورفیری است که در این تحقیق ارائه می‌گردد.

دگرسانی‌های مورد مطالعه در این تحقیق که با برخی تصاویر سنجش از دور قابل مشاهده هستند، دارای ویژگی هندسی خاصی نیستند، بلکه حضور آنها در کنار یکدیگر یک ساختار معنادار را تشکیل می‌دهد. البته ویژگی طیفی کانی‌های تشکیل دهنده این دگرسانی‌ها نیز موجب شده تا هر کدام از این دگرسانی‌ها در یک

براساس گزارش زمین‌شناسی منطقه قابل توجهیه بوده است [۸].

بویسیو (۲۰۱۷) نشان داد که چگونه داده‌های ابرطیفی تصویری هوابرد از سنگ‌های پریدوتیت چندین آب و هوا در طبقات سنگی کوهستانی در نیو کالدونیا جمع‌آوری شده است که با استفاده از ترکیبی از روش‌های تولید یک نقشه رگولیت-زمین‌شناسی مورد استفاده قرار گرفت که می‌تواند برای هدفمندسازی اکتشاف نیکل بسیار مؤثر باشد. پردازش تصویر ترکیبی از دو روش معمول شامل استخراج ویژگی طیفی و ماشین بردار پشتیبان (SVM^1) می‌باشد. مواد معدنی کلیدی مورد نظر سرپانتین بود که به عنوان شاخصی برای سنگ پریدوتیت هیدرولیز شده و اکسید هیدروکسیدهای آهن (هماتیت و گوئیتیت) در نظر گرفته می‌شود که به عنوان تشخیص توسعه لایتریت است [۹].

حسین پور (۲۰۲۰) با استفاده از روش‌های مبتنی بر یادگیری ماشین (RF^2 و RB^3) و استخراج بصری محل دپوی ماده معدنی به عنوان داده آموزشی، شناسایی بخش‌های دارای ماده معدنی در مناطق کانسارهای مس پورفیری را مورد مطالعه قرار داد. در این تحقیق از لایه‌های اطلاعاتی مربوط به دگرسانی‌ها، گسل‌ها و نقاط کانی‌زایی طلا و مس به عنوان ورودی استفاده کرده و در نهایت نقشه طبقه‌بندی توزیع ماده معدنی در منطقه را ارائه داده است [۱۰].

سایر تحقیقات سنجش از دوری مهمی که در حوزه منابع مس انجام شده در جدول (۱) ارائه شده است. با استفاده از داده‌های ماهواره‌ای می‌توان مرزهای بسیاری از دگرسانی‌ها و سازندهای زمین‌شناسی را از یکدیگر تفکیک کرد که این مسئله در تحقیقات گوناگونی مورد بررسی قرار گرفته است. اما در بحث

^۱ Support Vector Machine

^۲ Restricted Boltzmann machine

^۳ Random Forest

محدوده خاص از امواج الکترومغناطیسی بازتاب بیشتری داشته باشند. در این راستا، ما به یک روش قوی برای شناسایی دگرسانی‌های مورد نظر، نیاز داریم.

جدول ۱: تحقیقات سنجش از دوری در حوزه مس پورفیری

خروجی	منطقه - ماده معدنی	داده	روش	نویسنده - سال
پتانسیل یابی	پاکستان - دگرسانی	MODIS	BR ^۱	[۱۱] شهاب خان (۲۰۰۸)
تهیه نقشه دگرسانی منطقه	کرمان - مس	ASTER	SAM	[۱۲] یوسفی و همکاران (۲۰۰۹)
پتانسیل یابی	هند - دگرسانی	ASTER	BR, PCA	[۱۳] بهادر و همکاران (۲۰۱۳)
شناسایی کانی‌ها	کرمان - مس	XRD	XRD ^۲	حسینجانی زاده و همکاران (۲۰۱۶) [۱۴]
تهیه نقشه دگرسانی منطقه	کرمان - مس	hyperion	MTMF	حسینجانی زاده و همکاران (۲۰۱۷) [۱۵]
پتانسیل یابی	کرمان - طلا و مس	ASTER	MF, MTMF, PCA, SAM, MNF	[۱۶] بیرانوند پور و همکاران (۲۰۱۷)
تهیه نقشه دگرسانی منطقه	کرمان - مس	ASTER	MF, DMF ^۳ , SSF ^۴	[۱۷] فریدونی و همکاران (۲۰۱۷)
تهیه نقشه دگرسانی منطقه	مسگران - مس	ASTER	BR, PCA, LS-fit ^۵ , SAM	[۱۸] شیرازی و همکاران (۲۰۱۸)
تهیه نقشه دگرسانی منطقه	هند - دگرسانی	ASTER	BR, PCA	[۱۹] رانی و همکاران (۲۰۲۰)

^۱ Band Ratio

^۲ X-Ray Diffraction

^۳ Directed Matched Filtering

^۴ Spectral Signature-based Filter

^۵ Least Square Fit

ASTER برای تهیه مجموعه داده استفاده شد. این داده‌ها از سایت اینترنتی (*Earthexplorer.USGS.gov*) برای تاریخ ۲۸ جولای ۲۰۰۱ به دست آمد. منطقه مورد مطالعه یک کانسار چندفلزی^۴ (پلی متال) است که رخنمون‌های مس بیشترین گسترش را در منطقه دارد.

نتیجه حاصل از بررسی این محدوده پاسخ به این سوال است که با توجه به دگرسانی‌های مورد مطالعه در تحقیق حاضر، مدل تشکیل کانسار مس بصورت پورفیری بوده و یا رگه‌ای و محدود است؟ پاسخ به این سوال می‌تواند اقتصادی یا غیر اقتصادی بودن فعالیت معدنی در این محدوده را مشخص نماید.

در تحقیق حاضر با استفاده از تصاویر چندطیفی ASTER، بر مبنای یادگیری عمیق (DL^1) و به کارگیری شبکه عصبی کانولوشنی^۲ (*CNN*)، دگرسانی‌های مذکور از سایر دگرسانی‌های موجود در منطقه معدنی تفکیک و استخراج شده و سپس با توجه به تئوری تشکیل دگرسانی‌های مرتبط با سامانه‌های پورفیری، محل تقریبی تجمع ماده معدنی تعیین می‌شود. شکل (۲) روندنمای روش تحقیق را نمایش می‌دهد.

۲- منطقه و داده‌ها

محدوده اکتشافی دهانه گمرکان در استان کرمان و در جنوب شرق شهر جیرفت واقع است. این محدوده دارای ۵۰ هکتار مساحت است. این محدوده در نقشه زمین‌شناسی ۱:۱۰۰۰۰۰ جبال بارز بررسی می‌شود. شکل (۳) نقشه اورتوفتو محدوده اکتشافی را ارائه می‌دهد که در آن محل کانی‌زایی اکسید مس با نقاط زرد، اکسیدهای آهن با نقاط بنفش و رگه‌های سیلیسی با نقاط سفید مشخص شده‌اند. نقشه اورتوفتو، زمین‌شناسی و توپوگرافی با استفاده از تصاویر پرنده بدون سرنشین ماویک^۳ پرو ۳ در تاریخ ۱۴۰۰/۲/۳۱ تهیه گردید (شکل (۴) و (۵)).

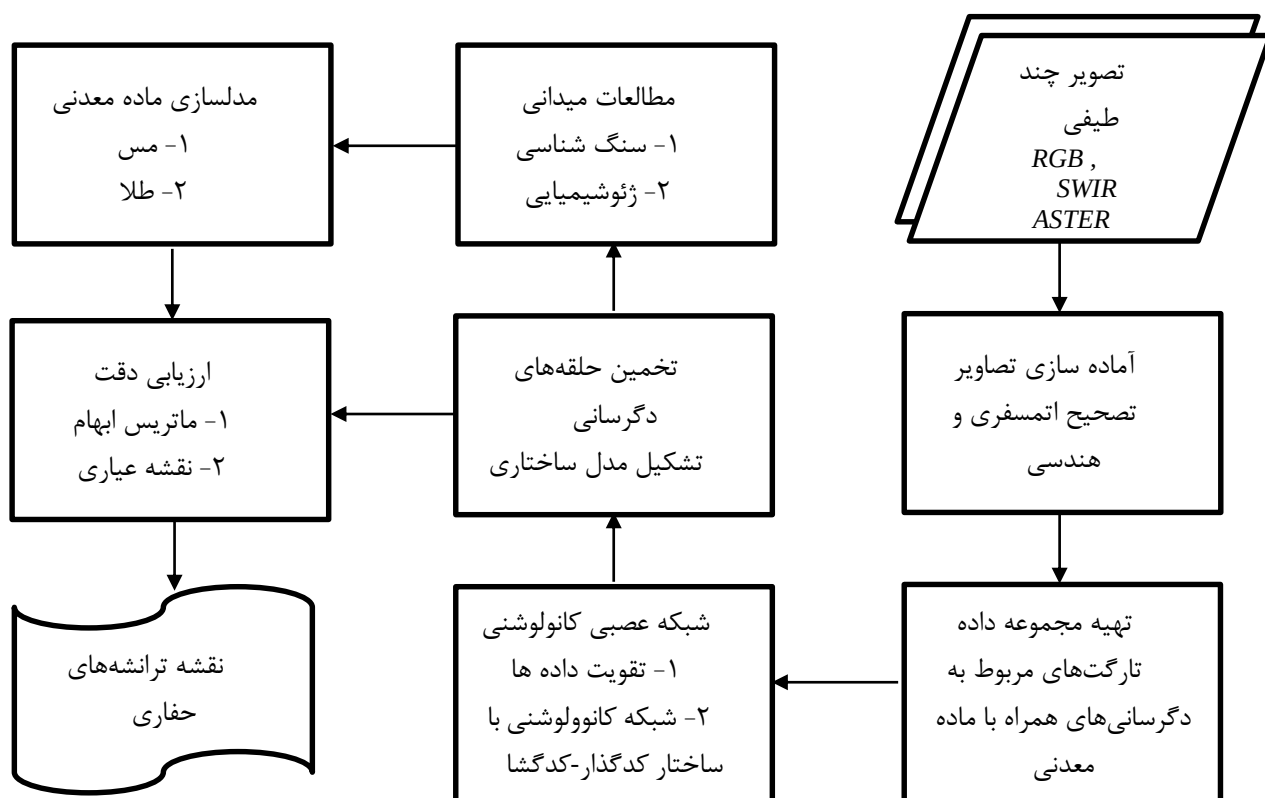
دگرسانی‌های مورد مطالعه در این تحقیق ذاتا رسی هستند. از طرفی با توجه به امضای طیفی کانی‌های رسی، تفکیک آن‌ها از یکدیگر در حوزه SWIR امواج الکترومغناطیسی امکان‌پذیر است که باندهای ۴ تا ۹ سنجنده ASTER دارای این قابلیت هستند. سنجنده‌های دیگر مانند OLI (لندست ۸) تنها ۲ بانده ۶ و ۷ را در این ناحیه دارند که برای تفکیک کانی‌های رسی از یکدیگر کافی نیست. به همین دلیل از باندهای مختلف محدوده الکترومغناطیسی SWIR سنجنده

^۱ Deep Learning

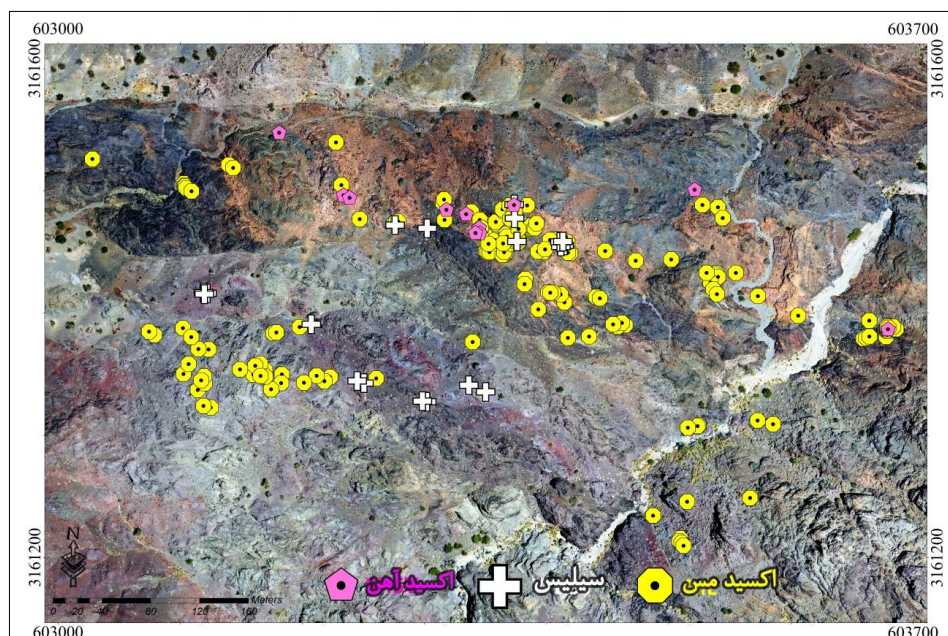
^۲ Convolutional Neural Network

^۳ Mavic2Pro

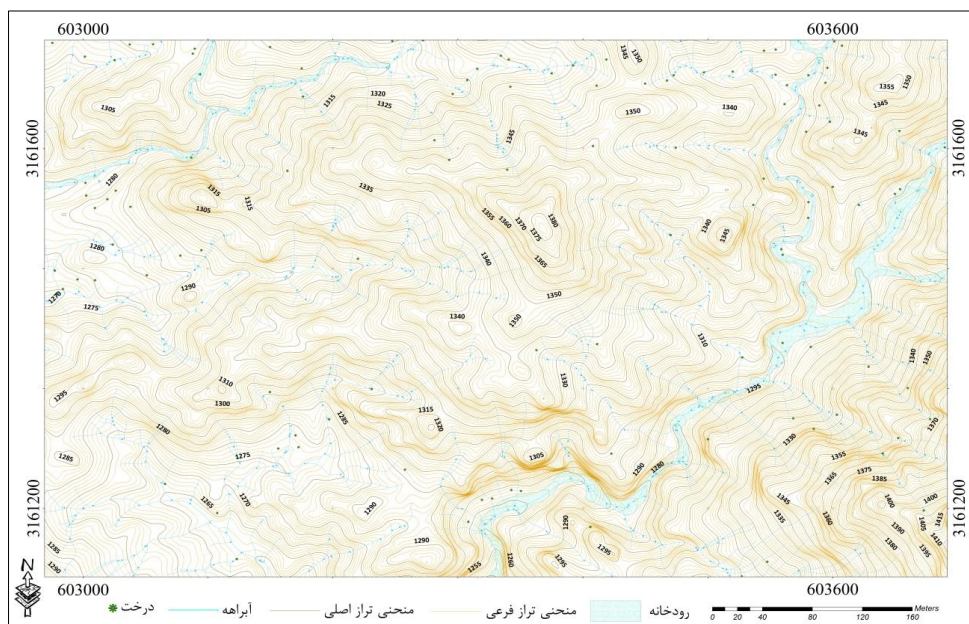
^۴ Polymetal



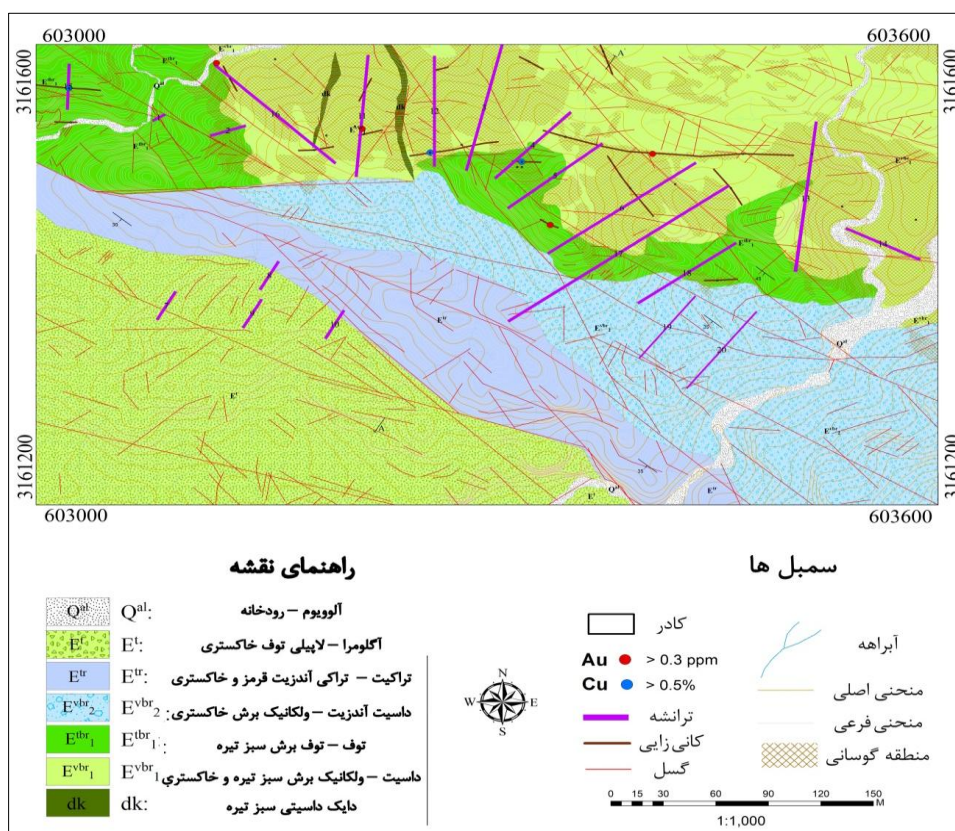
شکل ۲: روندنمای روش تحقیق



شکل ۳: نقشه جانمایی نقاط کانی زایی مس روی تصویر اورتو فتو



شکل ۴: نقشه توپوگرافی منطقه مورد مطالعه



شکل ۵: نقشه زمین‌شناسی منطقه مورد مطالعه

۳- روش تحقیق

در تحقیقات گذشته موضوع شناسایی دقیق و صحیح دگرسانی‌های اصلی حوزه کانسارهای پورفیری (فلیک-آرژلیک-پروپیلیتیک)، و همچنین ساختار هندسی حلقوی و موقعیت شکل‌گیری این دگرسانی‌ها نسبت به یکدیگر کمتر مورد مطالعه و بررسی قرار گرفته است.

۳-۱- شبکه عمیق CNN

یادگیری عمیق زیر مجموعه‌ای از شبکه ماشین‌های یادگیری هست که می‌تواند شکل دیگری از داده‌ها را نمایش دهد. این فرآیند یادگیری از لایه‌ها و سطوح مختلف بدون نظارت بوده و سطح بالاتری از ویژگی‌ها ارائه می‌دهد که دارای دقت بیشتری هست. یادگیری عمیق بیشتر در کاربردهایی مثل طبقه‌بندی تصاویر، تشخیص صدا، شناسایی عوارض مورد استفاده قرار گرفته است. شبکه‌های عصبی کانولوشن نوعی از یادگیری عمیق هستند که شامل تعداد زیادی لایه‌های کانولوشن و نمونه‌برداری در یک ساختار منطبق بر سیستم بصری انسان می‌باشد. لایه ورودی CNN معمولاً یک ماتریس تصویری با ابعاد دلخواه و خروجی آن یک بردار ویژگی با تفکیک‌پذیری بالا و متناظر با کلاس‌های مختلف عوارض است. لایه‌های پنهان در این شبکه شامل لایه کانولوشن، لایه نمونه‌برداری و لایه اتصال کامل است [۲۰].

لایه کانولوشن: هسته اصلی شبکه CNN لایه کانولوشن است که درصد اعظم محاسبات شبکه عصبی کانولوشن را به خود اختصاص داده است. هر لایه کانولوشن شامل مجموعه‌ای فیلتر است و از کانولوشن بین فیلترها و لایه ورودی است که خروجی ساخته می‌شود. این لایه شامل وزن‌ها و بایاس‌های قابل آموزشی است که به صورت فیلتر با ابعاد و اعماق مختلف بر روی پنجره‌های نمونه‌ای از لایه ورودی اعمال می‌شوند و یک نقشه ویژگی به ازای هر نمونه و هر فیلتر تولید می‌شود. با اتصال این نقشه‌های ویژگی به یکدیگر، یک لایه کانولوشن تشکیل می‌شود [۲۰]. لایه نمونه‌برداری: لایه نمونه‌برداری یک تابع نمونه‌برداری غیر خطی به

همراه کاهش مقیاس است که می‌تواند توابعی مانند ماکزیمم‌گیری و حتی نرم‌کمترین مربعات باشد. اعمال این لایه بر روی لایه ورودی، باعث می‌شود که ابعاد لایه ورودی به تدریج کاهش یابد [۲۰]. لایه اتصال کامل: این لایه‌ها معمولاً آخرین لایه‌های یک شبکه را تشکیل می‌دهند که یک نقشه ویژگی در لایه قبلی را به یک بردار ویژگی تبدیل می‌نماید [۲۰]. توابع غیر خطی: این توابع به منظور مدل‌سازی روند فعالسازی نورون‌هایی خاص و جدا نمودن داده‌هایی است که به صورت خطی قابل جداسازی نمی‌باشد. کارآمدترین تابع در زمینه تابع $ReLU^1$ هست که با اعمال آن مقادیر منفی صفر شده و مقید مثبت ثابت می‌ماند [۲۱]. لایه نرمال‌سازی دسته‌ای^۲: این لایه‌ها موجب یک دست کردن داده‌های ورودی می‌شود و به مقادیر بسیار بزرگ یا بسیار کوچک اجازه ورود به تابع فعالسازی نمی‌دهد. این کار باعث می‌شود نرخ یادگیری^۳ شبکه افزایش یابد و سرعت همگرایی بیشتر شود [۲۲]. لایه حذف تصادفی^۴: این لایه جهت جلوگیری از بیش‌برازش^۵ در شبکه‌های عصبی معرفی شده و در آن با تعیین مولفه P (از ۰ تا ۱) در زمان آموزش، هر کدام از نورون‌ها با احتمال $P-1$ حذف می‌شوند که معمولاً ۰٫۵ در نظر گرفته می‌شود [۲۳]. شبکه‌های CNN دارای ساختار کدگذار-کدگشا هستند. در مرحله کدگذاری به تدریج ابعاد ماتریس نقشه‌های ویژگی تولید شده کاهش یافته و تعداد ویژگی‌های تولید شده و عمق ماتریس افزایش می‌یابد. افزایش عمق در شبکه‌های CNN با قراردادن لایه‌های کانولوشن صورت می‌پذیرد. اما با قراردادن مکرر لایه‌ها

^۱ Rectified Linear Unit^۲ Batch Normalization^۳ Learning rate^۴ Drop out^۵ Overfitting

مجموعه داده متشکل از داده‌های ۶ باندهی SWIR و داده‌های ۳ باندهی (۴-۶-۸) که بیشترین تفکیک طیفی بین نمایش دگرسانی‌های مورد نظر را دارند، در ابعاد مکانی ۲۵۶*۲۵۶ با قدرت تفکیک مکانی ۱۵ متر ایجاد شدند.

برای ایجاد داده‌های آموزشی از دگرسانی‌ها متناسب با داده‌های تصویری، از آنجا که جداسازی بصورت بصری دارای دقت لازم نیست، از رابطه (۱) تا رابطه (۳) که در سایت <https://www.indexdatabase.de> برای جداسازی دگرسانی‌های فیلک (سرسیت)، آرژیلیک و پروپیلیتیک ارائه شده استفاده گردید.

رابطه (۱): دگرسانی فیلک (کانی‌های سرسیت، موسکوویت و ایلیت) $(SWIR_Band5 + SWIR_Band7) / SWIR_Band6$

رابطه (۲): دگرسانی آرژیلیک (کانی‌های آلونیت، کائولینیت و پیروفیلیت) $(SWIR_Band4 + SWIR_Band6) / SWIR_Band5$

رابطه (۳): دگرسانی پروپیلیتیک (کانی‌های اپیدوت، کلریت و کلسیت) $(SWIR_Band6 + SWIR_Band9) / (SWIR_Band7 + SWIR_Band8)$

شکل (۶) چند نمونه از تصاویر با ترکیب رنگی کاذب (۴-۶-۸) به عنوان ورودی و تصاویر باینری مربوط به محل دگرسانی‌های مورد نظر را به عنوان هدف نمایش می‌دهد.

۴- پیاده‌سازی

شبکه عصبی کانولوشنی پیشنهادی دارای ساختاری کدگذار-کدگشا^۴ همراه با تابع فعال‌سازی ReLU می‌باشد که در مرحله کدگذاری از ۱۰ لایه کانولوشنی، ۱۰ لایه نرمالسازی دسته ای و ۴ لایه ادغام استفاده شده و ویژگی‌های مختلف و کارآمد در مقیاس‌های

بدون معماری مناسب، شبکه در مرحله پس انتشار^۱ دچار عدم تغییر وزن یا صفر شدن گرادیان خواهد شد که در نتیجه دقت شبکه افزایش نمی‌یابد.

۳-۲- پیش پردازش داده‌ها

بهتر است قبل از پردازش اصلی، پیش‌پردازش مورد نیاز داده‌ها کنترل شود تا کیفیت تصویر افزایش یابد. در تصاویر سری ASTER پیش‌پردازش تصاویر از نظر تصحیح اتمسفری، تصحیح هندسی و تصحیح رادیومتریکی قابل انجام است. تصاویر ماهواره‌ای مورد استفاده در این تحقیق از نظر هندسی اصلاح شده و با توجه به متادیتا تصاویر، در زمان تصویربرداری پوشش ابر کمتر از ۵٪ بوده است، بنابراین نیازی به حذف ابر نیست. پیش‌پردازش اعمال شده بر روی تصاویر، تصحیح اتمسفری است که در نرم افزار انوی^۲ نسخه ۵,۳ انجام شد.

۳-۳- تهیه مجموعه داده آموزشی

برای آموزش شبکه عصبی یادگیری عمیق با توجه به کاربرد موردنظر در این تحقیق، مجموعه داده آموزشی وجود نداشت. لذا با استفاده از تصاویر SWIR سنجنده ASTER که توانایی تفکیک این دگرسانی‌ها را دارد مجموعه داده آموزشی تهیه گردید.

کمرند مس پورفیری ایران با روند شمال غربی جنوب شرقی با کمان ماگمایی سهند بزمان (یا ارومیه دختر) منطبق است. بخش جنوبی این کمرند تحت عنوان کمرند مس کرمان شناخته شده و کانسارهای بزرگی چون سرچشمه و میدوک و ذخایر امیدبخشی مانند دره‌زار، نوچون، ایجو، علی آباد و چاه فیروزه در آن واقع شده‌اند. به همین دلیل در این فرآیند از تصاویر ASTER در محدوده جنوب استان کرمان استفاده شد. برای افزودن جنبه تحقیقاتی به موضوع مورد مطالعه،

^۱ Back propagation

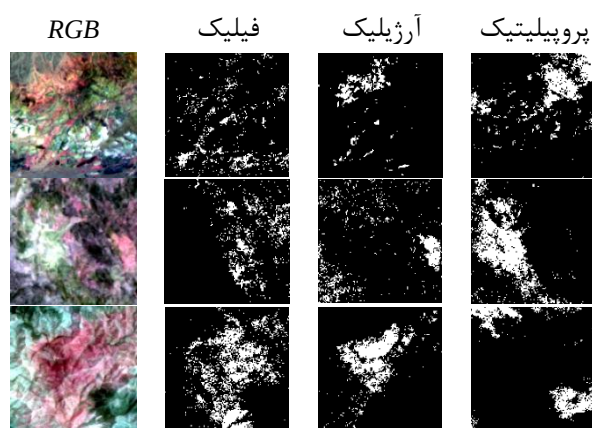
^۲ ENVI

^۳ Dataset

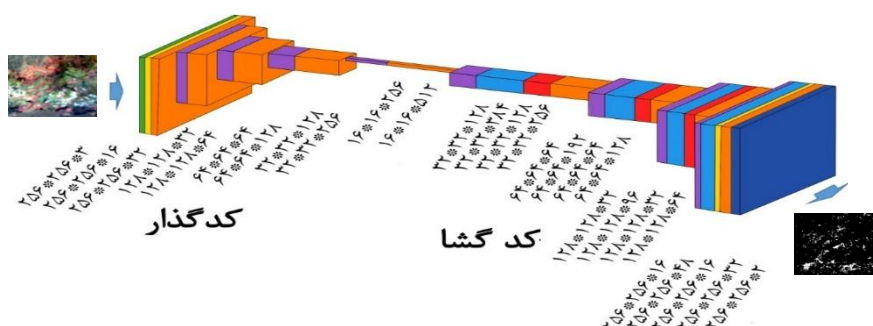
^۴ Encoder-Decoder

در جدول (۲) و شکل‌های (۸) تا (۱۰) ارائه شده است. در حالت بهینه، برای هر یک از دگرسانی‌ها ۶۰ داده آموزشی، برای دگرسانی آرژلیک ۶ داده ارزیابی و برای هر یک از دگرسانی‌های فلیک و پروپلیتیک ۱۲ داده ارزیابی، و برای هر یک از دگرسانی‌ها ۵ داده آزمایشی اختصاص یافت. شناسایی حالت بهینه با توجه به نتایج بصری مربوط به نمودار دقت و تابع $Loss$ بدست آمده از ورودی‌های ۳ بانده و ۶ بانده و نتایج آماری ماتریس ابهام هر کدام از آن‌ها انجام شد که نتایج آن در جدول (۲) ارائه شده است.

متفاوت استخراج شده و در مرحله کدگذاری با استفاده از ۴ لایه کانولوشنی ترانهاد، ۹ لایه کانولوشنی، ۸ لایه نرمالسازی دسته ای و ۱ لایه حذف تصادفی، ویژگی‌های تولید شده برای تخمین مناطق دگرسانی با یکدیگر تلفیق می‌گردند. شکل (۷) معماری شبکه پیشنهادی را نمایش می‌دهد. داده‌های آموزشی و دگرسانی‌های هدف در دو مجموعه داده جداگانه وارد شبکه شده و پس از چندین مرتبه سعی و خطا در اجرای شبکه CNN برای هر دگرسانی بصورت مجزا، حالت بهینه پارامترها و نتایج مربوطه استخراج شد که



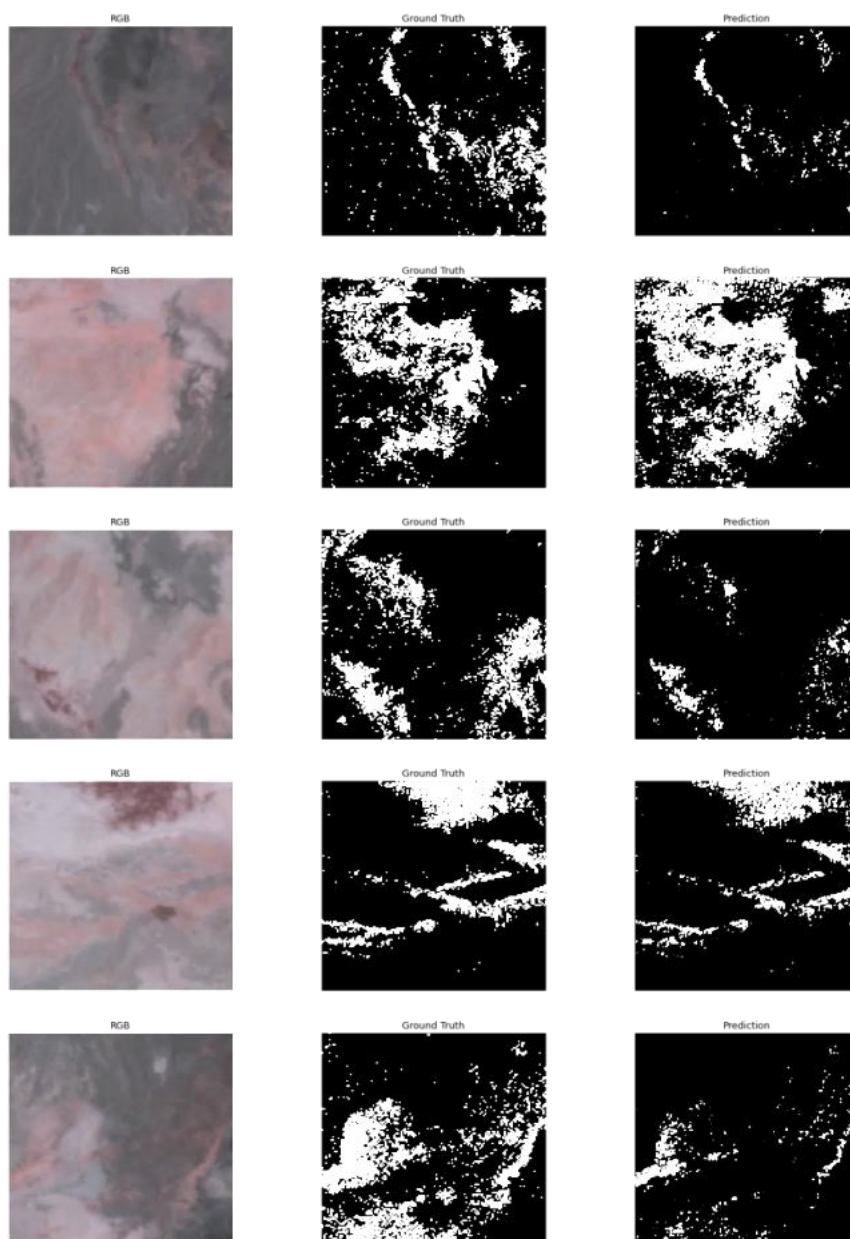
شکل ۶: نمونه ای از داده‌های آموزشی و دگرسانی‌های مربوطه



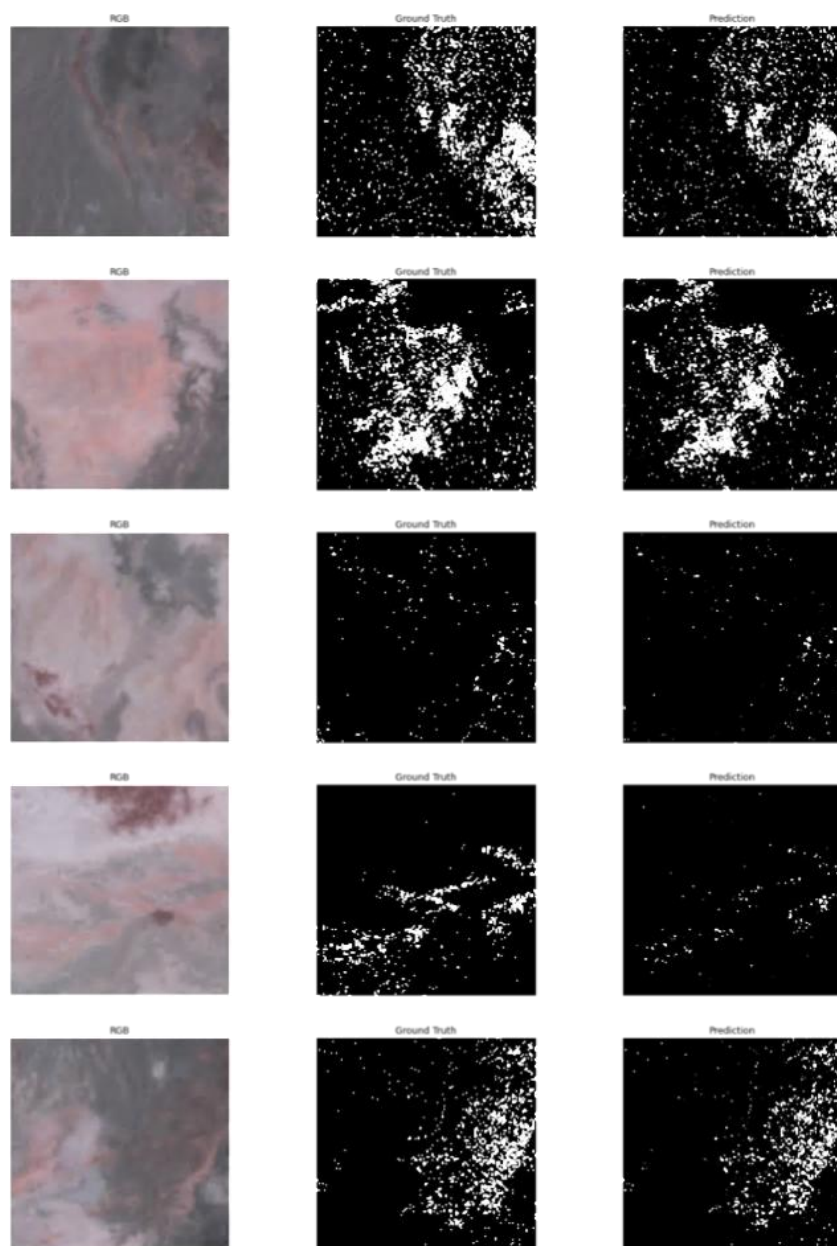
شکل ۷: معماری شبکه پیشنهادی

جدول ۲: پارامترهای شبکه در تفکیک دگرسانی‌ها

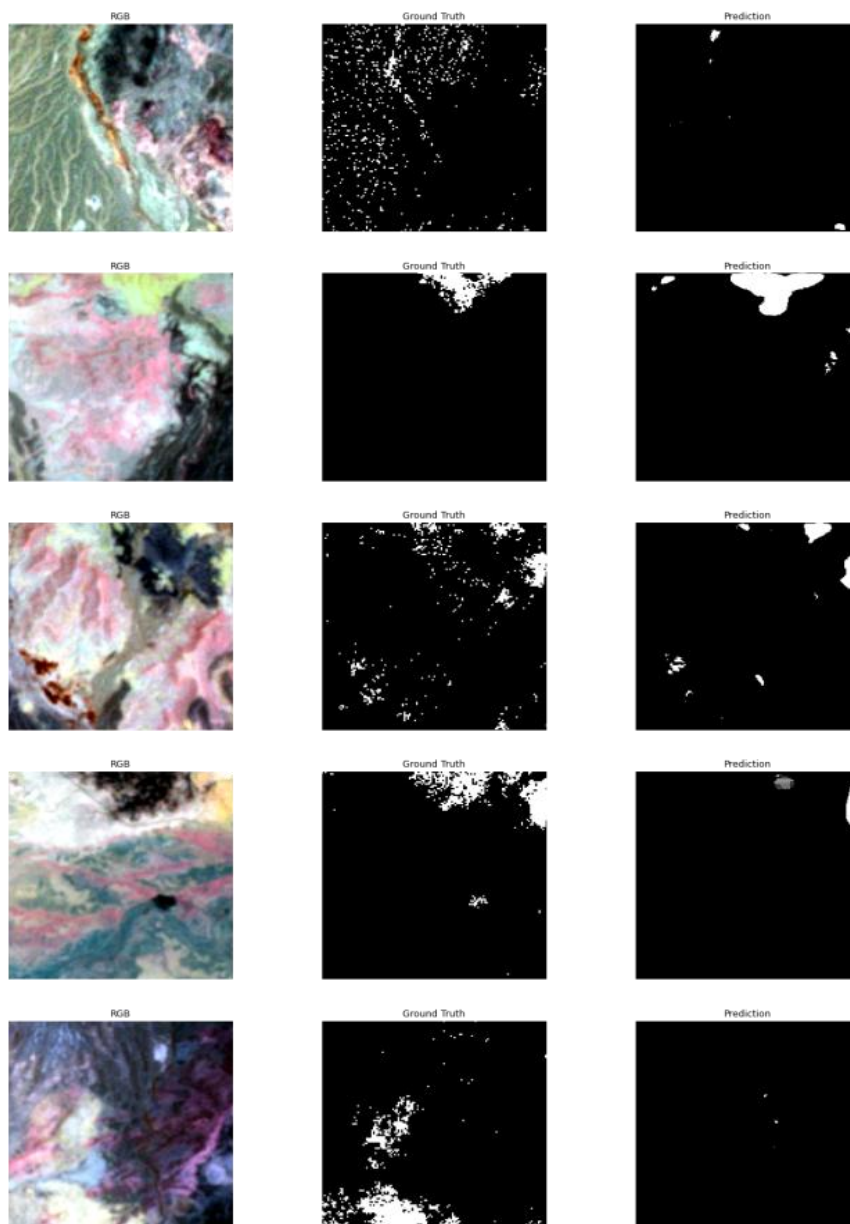
دگرسانی	آرژلیک				فلیک				پروپیلیتیک			
ورودی	RGB	RGB	SWIR	SWIR	RGB	RGB	SWIR	SWIR	RGB	RGB	SWIR	SWIR
مشاهده	۱۰۰	۲۰۰	۱۰۰	۲۰۰	۱۰۰	۲۰۰	۱۰۰	۲۰۰	۱۰۰	۲۰۰	۱۰۰	۲۰۰
نرخ یادگیری Adam	۰.۰۰ ۰.۰۱	۰.۰۰ ۰.۰۱	۰.۰۰۰ ۰.۱	۰.۰۰۰۰ ۱	۰.۰۰ ۰.۰۱	۰.۰۰۰۰ ۱	۰.۰۰۰۰ ۱	۰.۰۰۰۰ ۱	۰.۰۰۰۰ ۱	۰.۰۰۰ ۰.۱	۰.۰۰۱ ۰.۰۰۱	۰.۰۰۰۰ ۱
حذف تصادفی	۰.۵	۰.۵	۰.۵	۰.۵	۰.۵	۰.۵	۰.۵	۰.۵	۰.۵	۰.۵	۰.۴	۰.۵
تقویت داده	*۴	*۴	*۴	*۴	*۸	*۸	*۴	*۴	*۲	*۲	*۴	*۸
آموزش	۶۰	۶۰	۶۰	۶۰	۶۰	۶۰	۶۰	۶۰	۶۰	۶۰	۶۰	۶۰
ارزیابی	۰.۱	۰.۱	۰.۱	۰.۱	۰.۲	۰.۲	۰.۲	۰.۲	۰.۲	۰.۲	۰.۲	۰.۳
امتحان	۵	۵	۵	۵	۵	۵	۵	۵	۵	۵	۵	۵
دسته گذاری	۲	۲	۲	۲	۳	۳	۲	۲	۲	۲	۳	۳
حساسیت	۰.۸۵ ۳	۰.۸۴ ۵	۰.۸۹۲	۰.۹۰۱	۰.۸۵ ۵	۰.۸۷۶	۰.۹۵۵	۰.۹۷۶	۰.۹۵۵	۰.۹۵	۰.۹۶۴	۰.۹۵۳
F1 امتیاز	۰.۴۲ ۶	۰.۴۲ ۲	۰.۴۴۶	۰.۴۵۱	۰.۴۲ ۸	۰.۴۳۸	۰.۴۷۷	۰.۴۸۸	۰.۴۷۷	۰.۴۷۵	۰.۴۸۲	۰.۴۹۶
IoU	۰.۷۴ ۳	۰.۷۳ ۲	۰.۷۸۸	۰.۸۱۹	۰.۷۴ ۸	۰.۷۸۰	۰.۹۱۴	۰.۹۵۳	۰.۹۱۴	۰.۹۰۵	۰.۹۳۱	۰.۹۱۱



شکل ۸: نتایج پیش‌بینی شبکه برای داده‌های آزمایش آرژبلک (ستون سوم) در حالت بهینه (۲۰۰ SWIR مشاهده)



شکل ۹: نتایج پیش‌بینی شبکه برای داده‌های آزمایش فیلک (ستون سوم) در حالت بهینه (SWIR 2000 مشاهده)



شکل ۱۰: نتایج پیش‌بینی شبکه برای داده‌های آزمایش پروپیلیتیک (ستون سوم) در حالت بهینه (RGB ۱۰۰ مشاهده)

۵- نتایج و بحث

رگه‌های فلزات پایه دیده می‌شود (شکل ۱). گوسان مجموعه‌ای از اکسید و هیدروکسیدهای آهن است که در اثر هوازدگی و اکسیداسیون کانی‌های سولفیدی در نزدیکی سطح زمین تشکیل می‌شوند. در این فرآیند، آب‌های سطحی عناصر قابل حل را شسته و اکسید و هیدروکسیدهای آهن ثانویه (گوتیت، هماتیت) و اکسید

در ذخایر معدنی مرتبط با مس پورفیری، دگرسانی آرژلیک بالای زون دگرسانی فیلیک قرار گرفته و این دگرسانی‌ها توسط زون دگرسانی پروپیلیتیک بصورت حلقوی احاطه می‌شوند که در منطقه داخلی این حلقه و در مجاورت بخش گوسانی و زون فیلیک، بسیاری از

رابطه (۴): محاسبه پارامتر حساسیت ماتریس ابهام

$$TN/(TN+FP) =$$

رابطه (۵): محاسبه پارامتر امتیاز $F1$ ماتریس ابهام =

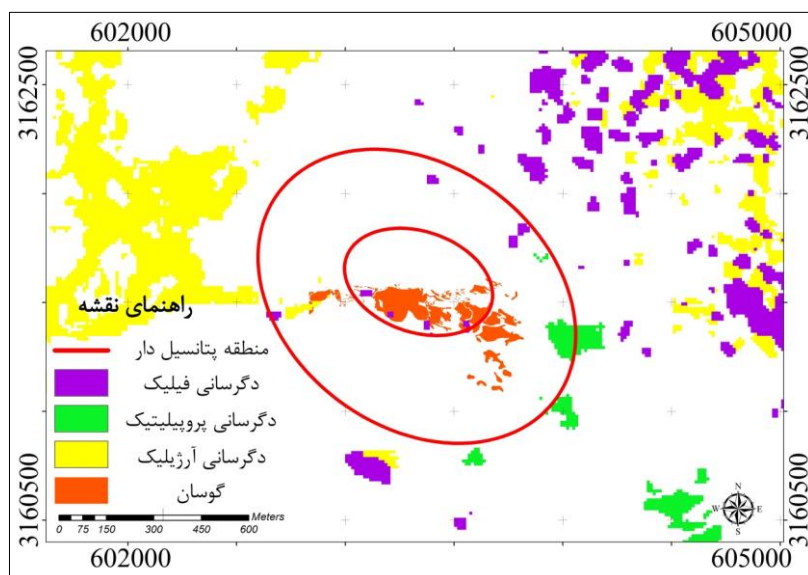
$$TP / (2*TP + FP + FN)$$

رابطه (۶): محاسبه پارامتر IOU ماتریس ابهام =

$$TP / (TP + FP + FN)$$

سولفات‌ها (کانی‌های مربوط به گروه ژاروسیت) نزدیک ذخیره سولفید توده‌ای تشکیل می‌شود.

پس از چندین مرتبه سعی و خطا، پارامترهای بهینه شبکه برای هر دگرسانی در قالب جدول (۱) بدست آمد. شبکه بهینه بر روی تصاویر منطقه مورد مطالعه اجرا شد که نتایج آماری میانگین مربوط به سه پارامتر مهم ماتریس ابهام آن که با استفاده از رابطه (۴) تا رابطه (۶) برآورد می‌شوند، عبارتند از: حساسیت = ۰/۹۴۳، امتیاز $F1 = ۰/۴۷۲$ و پارامتر $IOU = ۰/۸۹۶$.



شکل ۱۱: نقشه جانمایی دگرسانی‌ها (رنگ زرد = دگرسانی آرژلیک، رنگ بنفش = دگرسانی فیلیک، رنگ سبز = دگرسانی پروپیلیتیک) به همراه بخش گوسانی (رنگ آجری) منطقه مورد مطالعه

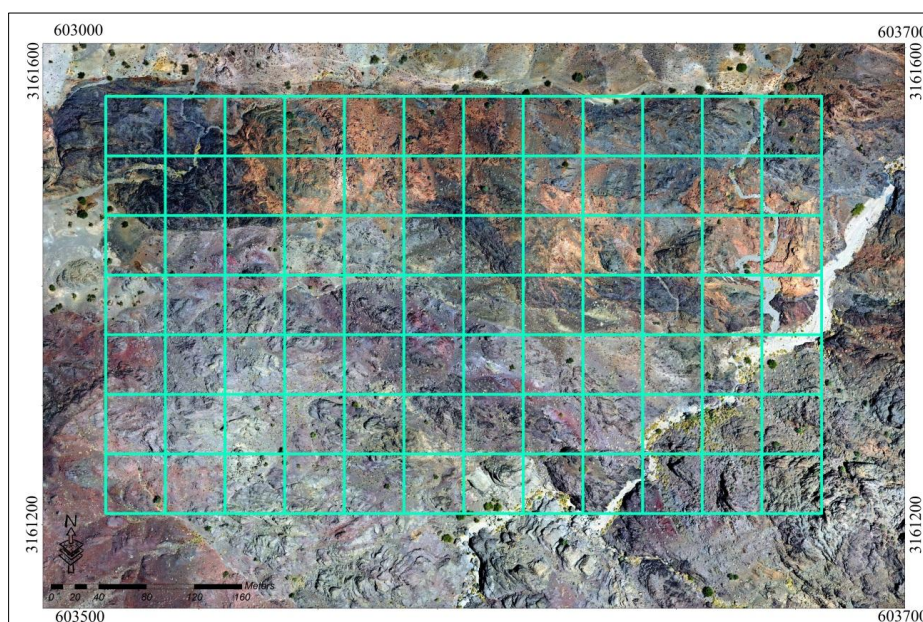
بدست آمده، منطقه مورد مطالعه پتانسیل ذخیره مس پورفیری را دارد اما برای قطعیت در نتیجه باید ارزیابی‌های میدانی انجام گردد.

جهت بررسی و ارزیابی میدانی نتایج بدست آمده در شناسایی دگرسانی‌های منطقه توسط شبکه یادگیری عمیق کانولوشنی، از تکنیک اکتشافی میدانی ژئوشیمیایی استفاده شد. ویژگی این رشته از تکنیک اکتشافی، کشف نهشته‌های سطحی با عیار اندک و یا توده‌های معدنی عمیق با عیار بالاست. ژئوشیمی اکتشافی با تکیه بر اصول رفتار عناصر شیمیایی و

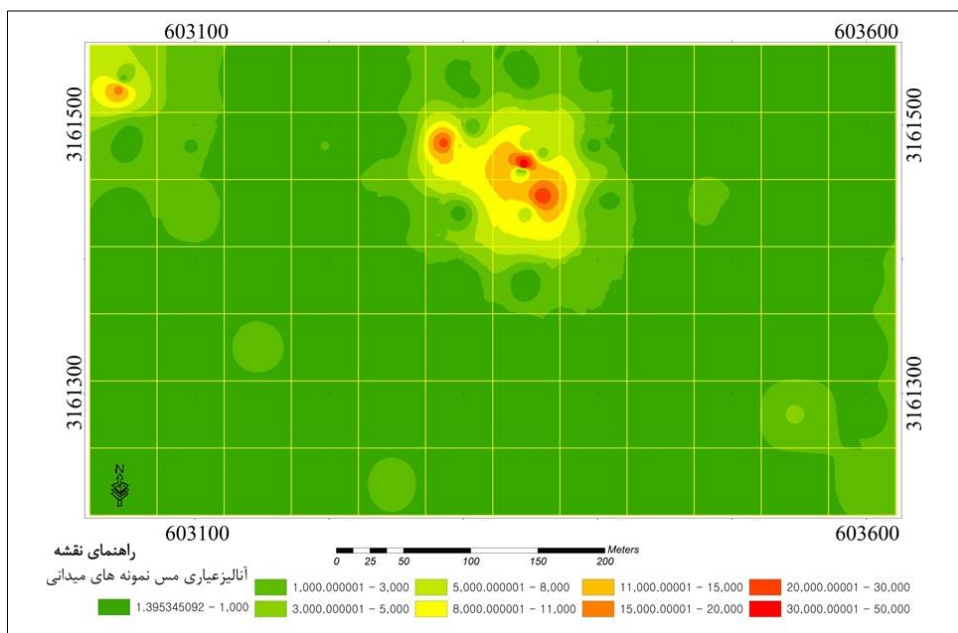
در منطقه مورد مطالعه، دگرسانی‌های آرژلیک، فیلیک و پروپیلیتیک پیش‌بینی شده توسط شبکه CNN همراه با بخش گوسانی منطقه که به روش زمینی برداشت شده بود، جانمایی شده و در قالب شکل (۱۱) ارائه گردید. با توجه به این شکل، و با در نظر گرفتن تئوری تشکیل کانسارهای مس پورفیری، حلقه قرمز رنگ بیرونی بر مبنای چیدمان کمائی ۴ پچ پروپیلیتیکی ترسیم شد. حلقه قرمز رنگ درونی هم بر مبنای چیدمان کمائی ۴ پچ فیلیکی ترسیم شد. این حلقه بخش گوسانی را نیز در بر می‌گیرد. با توجه به نتایج

ppb اقتصادی هستند. در ادامه با استفاده از درونیابی عیاری برای دو عنصر مس و طلا، مرکز تجمع سطحی این عناصر بدست آمد که رخنمونی از منبع زیرسطحی آن است. در شکل (۱۲) نقشه توزیع محل نمونه‌ها، در شکل (۱۳) نقشه درونیابی میزان توزیع عیاری عنصر مس، در شکل (۱۴) نقشه درونیابی میزان توزیع عیاری عنصر طلا و در شکل (۱۵) نقشه جانمایی محدوده‌های آنومالی عناصر مس و طلا در منطقه مورد مطالعه ارائه شده است.

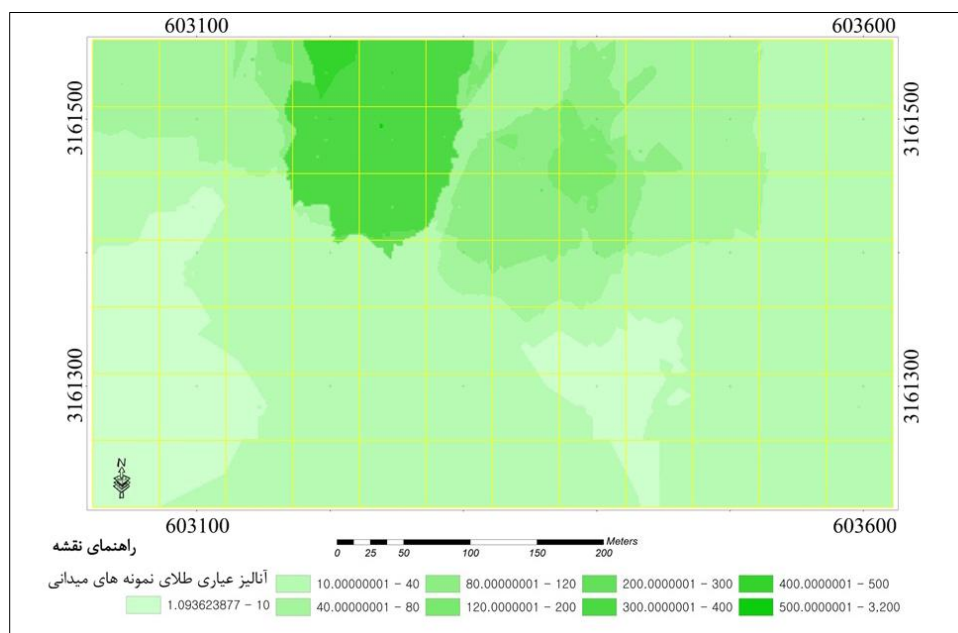
مناسبات گروهی آن‌ها و مطالعه دقیق در خواص آن‌ها در پی یافتن کلیدهایی است که با استفاده از آن‌ها نقاط امید بخش و زون‌های کانی سازی را معرفی نماید. در این روش کل منطقه به سلول‌های ۵۰ متری تقسیم شده و از سنگ‌های هر سلول یک نمونه یک کیلویی تهیه شده و در مجموع ۸۴ نمونه به آزمایشگاه ارسال شد. در آزمایشگاه عناصر فلزی مختلف آنالیز شده و مقدار حضور هر کدام از آن‌ها در سلول‌های مختلف بر حسب ppm و ppb اعلام گردید. برای مس مقادیر بالای ۵۰۰۰ ppm و برای طلا مقادیر بالای ۳۰۰



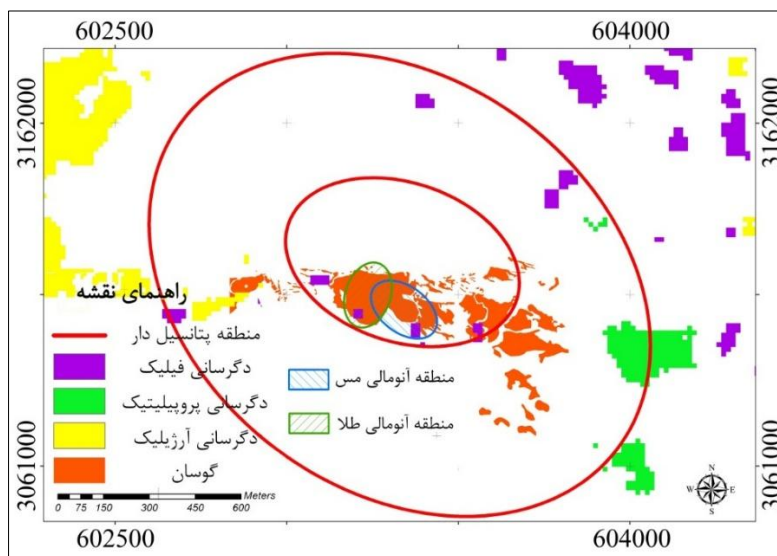
شکل ۱۲: نقشه توزیع محل نمونه‌برداری ژئوشیمیایی در منطقه مورد مطالعه



شکل ۱۳: نقشه درونیابی میزان توزیع عیار مس در منطقه مورد مطالعه



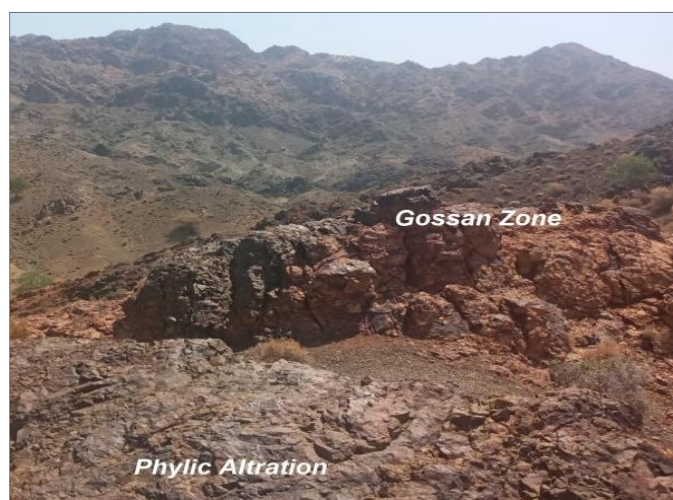
شکل ۱۴: نقشه درونیابی میزان توزیع عیار مس در منطقه مورد مطالعه



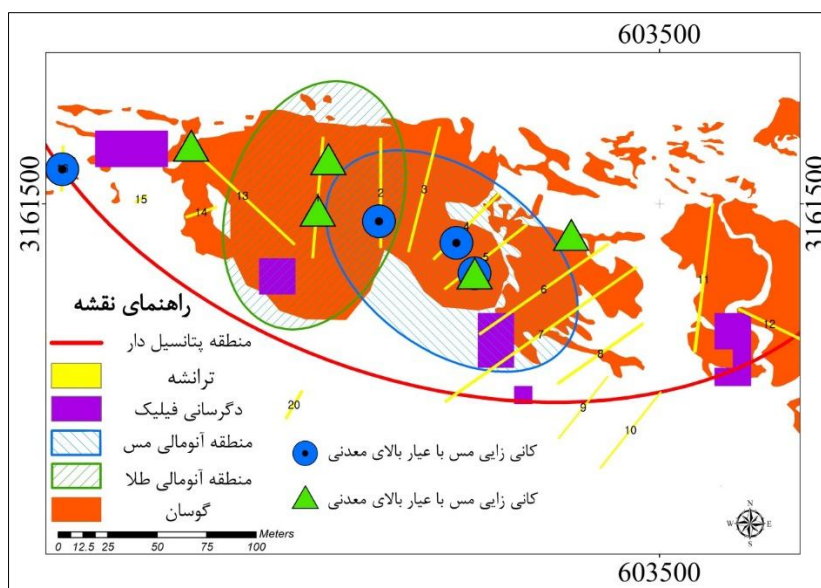
شکل ۱۵: نقشه جانمایی محدوده‌های آنومالی عناصر مس و طلا در منطقه مورد مطالعه

در منطقه مورد مطالعه دارد. بنابر نتایج عیاری در منطقه مورد مطالعه که در بخش‌های آنومال، بین ۳ تا ۵ درصد برای عنصر مس و ۴۰۰ تا ۱۳۰۰ ppb برای عنصر طلا می‌باشد، اکتشاف تکمیلی در منطقه و حفاری مورد نیاز هست و توجیه اقتصادی دارد. بدین منظور با توجه به حلقه‌های دگرسانی بدست آمده از شبکه CNN و نقاط کانه‌زایی پر عیار مس و طلا بدست آمده از نمونه‌برداری میدانی، ترانسه‌های حفاری طراحی گردید (شکل (۱۶) و (۱۷)).

در مطالعات سنگ‌شناسی منطقه، وجود دگرسانی‌های پروپیلیتیک و فیلیک در پج‌های شناسایی شده مورد تایید قرار گرفت. همچنین مشخص شد که در بالای قسمت‌های فیلیکی، دگرسانی آرژلیکی وجود داشته که در طول زمان و بر اثر فرسایش از بین رفته است. این نتایج در واقع تائید کننده نتایج بدست آمده از شبکه CNN در مرحله قبل بود. صحت و نظم وجود دگرسانی‌های مورد نظر به همراه گوسان در کنار ماده معدنی، نشانه‌هایی از حضور یک سامانه مس پورفیری



شکل ۱۶: نمایی از دگرسانی فیلیک و زون گوسان در محل تلاقی آنومالی‌های عیاری مس و طلا در منطقه مورد مطالعه



شکل ۱۷: طراحی ترانشه‌های حفاری

۶- نتیجه‌گیری

در این تحقیق از شبکه یادگیری عمیق کانولوشنی برای جداسازی دگرسانی‌های آرژیلیک، فیلیک و پروپیلیتیک که در مناطق پتانسیل‌دار سامانه‌های مس پورفیری الزام به حضور دارند، در محدوده اکتشافی گمرکان واقع در جنوب شرقی شهرستان جیرفت استفاده شد. پس از استخراج نتایج پیش‌بینی شبکه از محل دگرسانی‌ها و استفاده از عملیات سنگ‌شناسی منطقه مورد مطالعه، مشخص شد که تمامی دگرسانی‌های پروپیلیتیک و فیلیک شناسایی شده صحیح بوده و دگرسانی آرژیلیک بر اثر فرسایش بصورت کامل از روی دگرسانی فیلیک حذف شده است. بنابراین نتایج شبکه CNN کاملاً صحیح و در تکمیل نتایج میدانی بوده و بیانگر پتانسیل بالای منطقه مورد مطالعه در تشکیل سامانه مس پورفیری است. با استفاده از نتایج بدست آمده، مرکز تجمع مواد معدنی (طلا و مس) با کمترین هزینه و سریع‌ترین و دقیق‌ترین حالت ممکن شناسایی شد که نتایج عملیات میدانی نیز آن را تایید کرد. یکی از نتایج مهم تحقیق حاضر،

استخراج نقشه ترانشه‌های حفاری جهت تکمیل مطالعات میدانی و استخراج ماده معدنی است که باعث ارزش افزوده مالی در منطقه مورد مطالعه می‌گردد. بر اساس نتایج بدست آمده در تحقیق حاضر، محققین حوزه پی‌جویی و اکتشاف می‌توانند با استفاده از شبکه های CNN و تهیه داده های آموزشی متناسب با ماده معدنی مورد مطالعه، نتایج دقیق تری نسبت به روش های کلاسیک بدست بیاورند.

در نهایت باید بیان کرد که استفاده از این روش در محدوده‌های کوچک و بدون حامی دولتی، می‌تواند هزینه و زمان اکتشاف را بسیار کاهش داده و همچنین با افزایش داده‌های آموزشی و متنوع از دگرسانی‌های مورد مطالعه در کانسارهای گوناگون مس، صحت و دقت شبکه یادگیری عمیق کانولوشنی مورد استفاده، بهتر و قوی‌تر خواهد شد.

پیشنهاد می‌شود در مطالعات آتی روی اکتشاف عناصر نادر خاکی که در آینده جنبه پدافند تکنولوژی خواهند داشت، مانند لیتیوم، و یا عناصر گرانبهایی مانند طلا و تیتانیوم با استفاده از تکنیک‌های مشابه تحقیق گردد.

مراجع

- [1] J. D. Lowell, J. M. Guilbert, "Lateral and vertical alteration-mineralization zoning in porphyry ore deposits". *Economic Geology*, 65 (4), 373-408, 1970.
- [2] H. Ranjbar, M. Honarmand & Z. Moezifar, "Application of the Crosta technique for porphyry copper alteration mapping, using ETM data in the southern part of the Iranian volcanic sedimentary belt". *Journal of Asian Earth Sciences*, 24: 237-243, 2004.
- [3] M. H. Tangestani, N. Mazhari, B. Agar, F. Moore, "Evaluating Advanced Spaceborne Thermal Emission and Reflection Radiometer (ASTER) data for alteration zone enhancement in a semiarid area, northern Shahr-e-Babak, SE Iran". *International Journal of Remote Sensing* . 29: 2833-2850, 2008.
- [4] M. H. Tangestani, "Abundance and spatial distribution of clay minerals fraction detected using sub-pixel classification data mining *Esther Abade independence*". *Journal of Economic Geology*, Volume 2, Issue 1, Pages 39-49, 2010.
- [5] S. Salati, "Lithological mapping and fuzzy set theory: Automated extraction of lithological boundary from ASTER imagery by template matching and spatial accuracy assessment". *International Journal of Applied Earth Observation and Geoinformation* 13, 753-765, 2011.
- [6] A. Beiranvand Pour, H. Mazlan, "The application of ASTER remote sensing data to porphyry copper and epithermal gold deposits", *Ore Geology Reviews* 44, 1-9, 2012.
- [7] S. S. Matar and A.O. Bamousa, "Integration of the ASTER thermal infrared bands imageries with geological map of Jabal Al Hasir area, Asir Terrane, the Arabian Shield". *Journal of Taibah University for Science*, 7 (1), 1-7. doi:10.1016/j.jtusci.2013.01.001. 2013.
- [8] H. Moghaddam, M. Oskouei, H. Zekri, "Application of Hyperion data to classify ASTER image for mineral detection in Lahroud, Iran". *Iranian Journal of Mining Engineering*, 9(25), 97-108, 2015.
- [9] F. D. Boissieu, B. Sevinb, T. Cudahyc, M. Mangeasa, S. Chevreld, C. Ongc, A. Rodgerc, P. Maurizotb, C. Laukampc, I. Lauc, T. Touraivane, D. Cluzele, M. Despinoy, "Regolith-geology mapping with support vector machine: A case study over weathered Ni-bearing peridotites, New Caledonia". *Int. J. Appl. Earth Observ. Geoinform*, 64, 377-385, 2017.
- [10] M. Keykhay-Hosseinpour, A. H. Kohsari, A. Hossein-Morshedy, A. Porwal, "A machine learning-based approach to exploration targeting of porphyry Cu-Au deposits in the Dehsalm district, eastern Iran". *Ore Geology Reviews*, 116(2020): 103234, 2020.
- [11] S. D. Khan, K. Mahmood, "The application of remote sensing techniques to the study of ophiolites". *Earth-Science Reviews*, 89, 135-143, 2008.
- [12] S. Yousefifar, B. Rashidi, "Introducing Dali Cu-Au deposit as the first type of diorite porphyry deposit in central Iran". 34th International Geological Congress, 2009.
- [13] B. K. Bhadra, S. Pathak, G. Karunakar, "ASTER Data Analysis for Mineral Potential Mapping Around Sawar-Malpura Area, Central Rajasthan". *J Indian Soc Remote Sens* 41, 391-404, 2013.
- [14] M. Hosseinjani Zadeha, M. H. Tangestani, F. V. Roldan, I. Yustac, "Spectral characteristics of minerals in alteration zones associated with porphyry copper deposits in the middle part of Kerman copper belt, SE Iran". *Ore Geology Reviews*, 62, 191-198, 2014.
- [15] M. Hosseinjani Zadeh, M. Honarmand, "A remote sensing based discrimination of high- and low-potential mineralization for porphyry copper deposits; a case study

from Dehaj-Sarduiyeh copper belt, SE Iran". *European Journal of Remote Sensing*, 50:1, 332-342, 2017.

[16] A. B. Pour, M. Hashim, "Application of Landsat-8 and ALOS-2 data for structural and landslide hazard mapping in Kelantan, Malaysia, Nat". *Hazards Earth Syst, Sci*, 17, 1285-1303, 2017.

[17] H. Fereydooni, S. Mojeddifar, "A directed matched filtering algorithm (DMF) for discriminating hydrothermal alteration zones using the ASTER remote sensing data". *International Journal of Applied Earth Observation and Geoinformation*, 61, 1-13, 2017.

[18] A. Shirazi, A. Shirazy, J. Karami, "Remote Sensing to Identify Copper Alterations and Promising Regions, Sarbishe, South Khorasan, Iran". *International Journal of Geology and Earth Sciences*, 4, 36-52, 2018.

[19] N. Rani, T. Singh, V.R. Mandla, "Mapping hydrothermal alteration zone through aster data in Gadag Schist Belt of Western Dharwar Craton of Karnataka, India". *Environ Earth Sci* 79, 526, 2020.

[20] S. L. Phung, and A. Bouzerdoum, "MATLAB Library for Convolutional Neural Networks, Technical Report || ". Visual and Audio Signal Processing Lab, University of Wollongong, 2009.

[21] Y. LeCun, Y. Bengio, and G. Hinton, "Deeplearning". *Nature*, vol. 521, pp. 436-444, 2015.

[22] S. Ioffe and C. Szegedy, "Batch normalization: Accelerating deep network training by reducing internal covariate shift", *arXiv preprint arXiv:1502.03167*, 2015.

[23] S. Wager, S. Wang, and P. S. Liang, "Dropout training as adaptive

regularization", *Advances in neural information processing systems*, pp. 351-359, 2013.



Mapping Alterations associated with Porphyry Copper Ores using ASTER Multispectral Imaging Based on Deep Learning

Ahmad Rajabi ¹, Reza Shah-Hosseini ^{2*}

1- PhD student of remote sensing in Department of Geomatics, College of Engineering, University of Tehran

2- Assistant professor in School of Surveying and Geo Spatial Engineering, College of Engineering, University of Tehran

Abstract

One of the applications of remote sensing is to study and classify the alteration areas, which is one of the fastest methods to explore the porphyry copper deposit, determine its accumulation center and location of drilling points. The aim of this study is to identify argillic, phyllite, and propylitic alterations in small exploration ranges and to determine porphyry copper accumulation area as well. In this regard, an algorithm on the basis of deep convolutional neural networks was designed. In the proposed algorithm, first, preprocessings such as geometric and spectral correction and repairing and training data amplification were performed in order to prepare RGB and SWIR data of the ASTER sensor to enter the chip. The proposed convolutional neural network (CNN) has a coder-decoder structure that in the coding stage different and efficient features are extracted at different scales and in the decoding stage the generated features are combined to estimate the alteration regions. Then, the desired network was implemented for the images of the studied exploratory area called "Customs Mouth" located in Jiroft city, and the alteration areas of the region were extracted. For field evaluation of the results, lithological and geochemical methods were used on 84 samples. By merging the network results, extracting the geometric structure of the alterations and locating it on the fine copper and gold interpolation map of the region, and examining the lithological results, the alterations of the region with a statistical accuracy of sensitivity parameters: 0.943, F1 score: 0.472, IoU: 0.896 and lithographic detection accuracy 92% and an average copper grade above 4% were identified in these areas. The digging trenches map to extract mineral deposits was obtained on the basis of the detected alterations.

Key words: Porphyry copper deposit, Geometric structures, Alteration, Remote sensing, Deep Learning.

Correspondence Address: Photogrammetry & Remote Sensing Group, School of Surveying & Geospatial Engineering, College of Engineering, University of Tehran, Tehran, Iran.

Tel: +98 21 61114527

Email: rshahosseini@ut.ac.ir