



سنجش از دور

GIS ایران



سال چهارم، شماره اول، بهار ۱۳۹۱ ایران  
Vol.4, No.1, Spring 2012  
Iranian Remote Sensing & GIS

۵۲-۶۴

## تعیین منابع خاک رس با استفاده از تکنیک‌های طبقه‌بندی آنالیز ترکیب طیفی و طبقه‌بندی درختی (مطالعه موردی: حوضه آبخیز بابلرود)

نظام الدین محمودی<sup>\*</sup>, محمود حبیب‌نژاد روشن<sup>۱</sup>, عطاء‌الله کاویان<sup>۲</sup>, علی‌اصغر مظلومی<sup>۴</sup>

۱. دانشجوی کارشناسی ارشد آبخیزداری، دانشگاه کشاورزی و منابع طبیعی ساری
۲. دانشیار، دانشگاه کشاورزی و منابع طبیعی ساری
۳. استادیار، دانشگاه کشاورزی و منابع طبیعی ساری
۴. کارشناس ارشد، اداره آب منطقه‌ای استان مازندران

تاریخ پذیرش مقاله: ۱۳۹۱/۵/۱۸

تاریخ دریافت مقاله: ۱۳۸۹/۱۲/۲۳

### چکیده

وجود منابع قرضه در منطقه ساخت سازه‌های خاکی از جمله فاکتورهای اساسی به شمار می‌آید. اهمیت این تحقیق به خاطر تعیین نواحی دارای بافت خاکرسی است که می‌توانند به عنوان منابع قرضه برای ساخت سازه‌های مختلف خاکی - از جمله سدهای خاکی - مورد استفاده قرار گیرند. ابتدا داده‌های پایه با استفاده از GPS و نقشه‌های موجود از پروژه ساخت سد البرز جمع‌آوری گردید. از نقشه‌های موجود خاک رس نمونه‌هایی برای اطمینان برداشته شد و بافت خاک نیز در آزمایشگاه با استفاده از روش هیدرومتری تعیین گردید. سرانجام ۱۰ نقطه بافت رسی و با توزیع منابع در سطح حوضه آبخیز بابلرود واقع در استان مازندران انتخاب شده که از آن میان ۶ نقطه برای دادن داده‌های آموزشی به مدل و ۴ نقطه باقی‌مانده نیز برای صحبت‌سنگی به کار رفت. برای Endmember پوشش گیاهی و سایه هم ۱۰ نقطه انتخاب شد و سپس به تصحیح خطای اتمسفریک با روش Dark-object subtraction پرداخته شد. تصاویر از نظر هندسی و رادیومتریک نیازی به اصلاح نداشتند. پس از آن اقدام به یافتن پیکسل‌های خالص با استفاده از شاخص خلوص پیکسل شد. با استفاده از این پیکسل‌ها کتابخانه طیفی تهیه شد و به منظور طبقه‌بندی با استفاده از روش آنالیز ترکیب طیفی و طبقه‌بندی درختی، مورد استفاده قرار گرفت. این تکنیک مدل‌سازی موقعیت و تفکیک پذیری خصوصیات پوشش گیاهی و خاک رس و سایه را در فضای طیفی‌های مخلوط استخراج شده از تصاویر سنجنده Landsat ETM+ ماهواره انجام می‌دهد. نتایج نشان داد که خاک رس و پوشش گیاهی و سایه با صحت ۶۸ و ۷۷/۵ و ۶۷/۸۶ درصد می‌توانند از یکدیگر تفکیک شوند. صحت کلی مدل ۷۱/۹۶ درصد و دارای ضریب کاپای ۶۱ درصد است.

کلیدواژه‌ها: آنالیز ترکیب طیفی، روش طبقه‌بندی درختی، خاک رس.

\* نویسنده مکاتبه‌کننده: ساری، کیلومتر ۱۰ جاده نکا، رو به روی هتل بادله، دانشکده منابع طبیعی دانشگاه ساری، تلفن: ۰۹۳۵۷۷۸۳۸۴۸.

Email: nezam.mahmudi@gmail.com

**۱- مقدمه**

کلید اصلی برای انجام آنالیز ترکیب طیفی موفق، انتخاب Endmembers های مناسب است (المور و همکاران ۲۰۰۰) که خود مشتمل است بر تعیین شمار آنها و نشانهای طیفی مربوط به آنها. از این رو که داده‌های سنجش از دور چندطیفی همبستگی بالایی با Endmember یکدیگر دارند، تنها می‌توان از تعداد کمی SMA در روش استفاده می‌کرد (سونگ و همکاران ۲۰۰۵). طی آنالیز حساسیت در مورد انتخاب Endmember برای اجرای SMA بر روی پوشش گیاهی با استفاده از تصاویر گرفته شده Track Along Scanning Radiometer 2 (ATSR-2) سال ۱۹۹۷ در مرکز فنلاند، تسیرا و همکاران (۲۰۰۳) دریافتند که اولین جزء اصلی چهارباند این ماهواره، ۹۶/۹۲ درصد از تغییرات را در داده‌های تصویر در بر می‌گیرد. بنابراین می‌توان تنها از یک مدل با دو استفاده کرد، زیرا حل معادله برای به دست آوردن نسبت‌های هر یک از Endmember ها درون پیکسل‌ها یکسان نیست. اگرچه آنالیز تجزیه طیفی صرفاً مستلزم این است که شمار باندهای طیفی تنها یکی بیشتر از شمار Endmembers های تعیین شده باشد (آدامس و همکاران ۱۹۹۵؛ اسمیت و همکاران ۱۹۹۰). در صورتی که چندین Endmember تعیین شده بتوانند انعکاس‌های بازگشتی را تعیین کنند، این تکنیک می‌تواند در اصل برای ماهواره‌های چندطیفی به کار رود. پاچسو و مکنارین (۲۰۱۰) در مطالعه‌ای به بررسی صحت تخمین درصد زمین‌های پوشیده شده با بقایای زراعی، با استفاده از روش تحلیل طیفی و با به کارگیری تصاویر ماهواره Spot و Landsat Spectral unmixing آنها نتیجه گرفتند که بقایای زراعی را با مجموع مربعات خطای ۱۷/۲۹ و ۲۰/۷۴ درصد ارزیابی می‌کند و خطاهای براساس نوع بقایا متفاوت‌اند.

- 
1. Spectral Mixture Analysis
  2. Spectral unmixing analysis
  3. hyperspectral

روش‌های طبقه‌بندی نظارت شده مرسوم که هر پیکسل را به کلاس معینی متصل می‌سازند، می‌توانند انواع پوشش سطح زمین را بسیار کمتر و یا بیشتر از میزان ارزیابی کنند، زیرا پیکسل‌ها به‌ویژه در مناطق با پوشش پیچیده معمولاً مخلوطی از انواع پوشش‌ها را نیز در بر می‌گیرند (توک و همکاران ۲۰۰۹). برای مثال، در تحقیق توامس و همکاران (۲۰۰۳)، که در آن روش‌های مختلف تهیه نقشه اراضی شهری با وضوح بالا مقایسه شدند، مشخص گردید که صحّت روش‌های طبقه‌بندی نظارت شده و بدون نظارت در مناطق شهری، حدود ۵۰ درصد است. به دلیل اینکه الگوریتم‌های مرسوم نمی‌توانند اجزای درون پیکسلی را طبقه‌بندی کنند، تکنیک‌های بهتری شکل گرفتند که تناسب بیشتری با محیط‌های ناهمگون دارند و<sup>۱</sup> SMA یا آنالیز ترکیب طیفی از جمله این روش‌های است (توک و همکاران ۲۰۰۹). آنالیز ترکیب طیفی بر این پایه است که انعکاس‌های ثبت شده برای هر پیکسل درون تصویر، ترکیبی از انعکاس‌های عوارض درون آن پیکسل (یعنی خاک، پوشش گیاهی، آب و جز اینها) است (آدامس و همکاران ۱۹۹۵؛ اسمیت و همکاران ۱۹۹۰). آنالیز تجزیه طیفی<sup>۲</sup> به طور معمول برای استخراج نسبت هر یک از عوارض یا Endmembers های موجود، با استفاده از داده‌های مربوط به ماهواره‌ها با تعداد باندهای زیاد<sup>۳</sup> به کار می‌رفته است (مارتنز و همکاران، ۲۰۰۶). فرضیات اساسی در آنالیز ترکیب طیفی اینها هستند:

- ۱- پنهانه مد نظر ترکیبی از چندین جزء است - که در این روش Endmembers نامیده می‌شوند - و هر یک از آنها از لحاظ طیفی از دیگری قابل تشخیص است.
- ۲- نشانهای طیفی برای هر جزء، در تمامی گستره مکانی مورد تحلیل ثابت است.
- ۳- مقادیر ثبت شده در تصویر سنجنده برای هر پیکسل دارای رابطه خطی با نسبت حضور هر یک از اجزا یا Endmembers (سونگ و همکاران ۲۰۰۵).

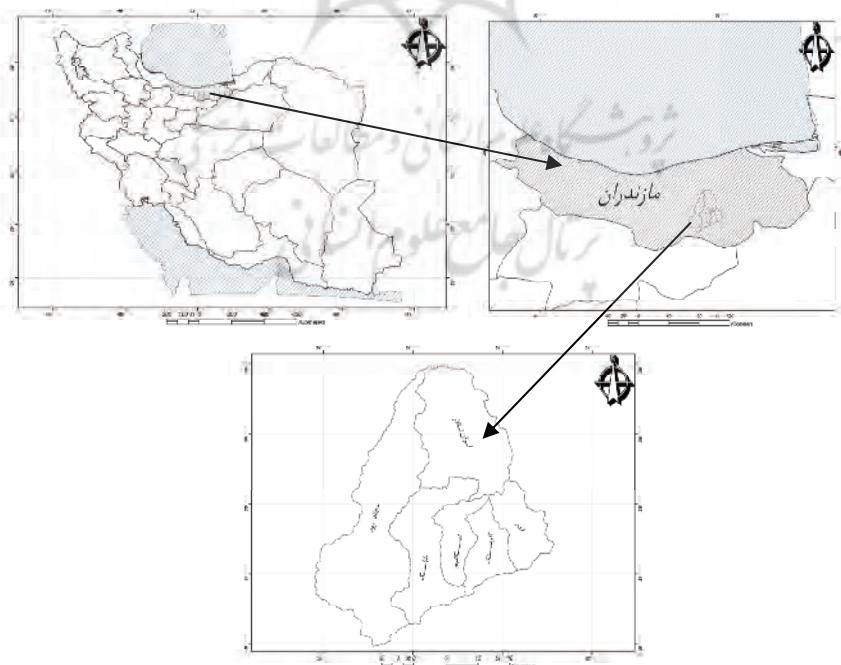
پوشش برگی برای درختان خزان‌کننده نسبت سیاسی بیشتری را به دلیل مقادیر انعکاسی خاک و شاخه‌ها موجب شده است. هدف از این مطالعه نیز استفاده از روش آنالیز ترکیب طیفی به منظور تعیین نواحی خاک رس در محیط جنگلی است که می‌تواند به عنوان منابع قرضه برای ساخت سازه‌های مختلف خاکی - همچون سد - به کار رود.

## ۲- مواد و روش‌ها

### ۱-۲- منطقه مورد مطالعه

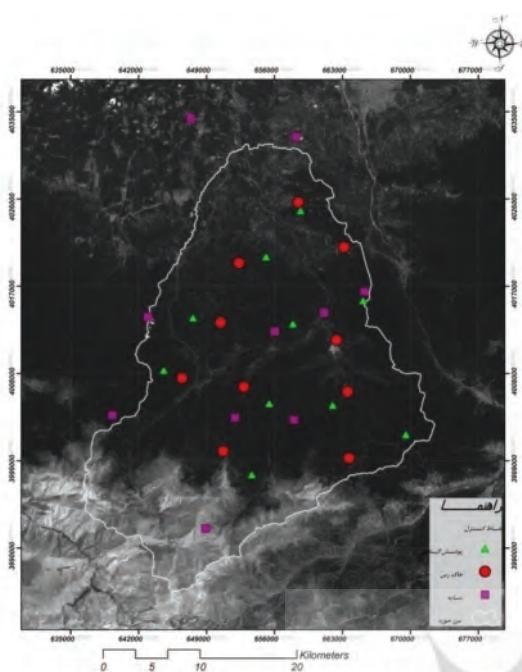
حوضه آبخیز بابلرود در جنوب شهرستان بابل در استان مازندران قرار دارد. این حوضه بین طول‌های جغرافیایی  $52^{\circ} 44' 05''$  تا  $52^{\circ} 30' 50''$  درجه شرقی و عرض جغرافیایی  $36^{\circ} 09' 13''$  تا  $36^{\circ} 08' 00''$  درجه شمالی واقع است، با ۵ زیرحوضه به نام‌های: قران تالار، بابلک، سجاد رود، اسکلیم و آذر (شکل ۱). مساحت کل حوضه آبخیز  $92130/29$  هکتار، حداقل ارتفاع حوضه ۳۷۰۰ متر و حداقل ارتفاع آن ۱۰ متر است.

مدل مذکور در برآورد غلات و حبوبات دانه‌ریز بهترین عملکرد را داشت. خطاهای برای اراضی مربوط به سویا، به واسطه تباین طیفی ناچیز با خاک، در بیشترین حد بود. توک و همکاران (۲۰۰۹) نیز در مطالعه‌ای به بررسی ویژگی‌های پوشش گیاهی شهری، مشتمل بر نوع گونه و موقعیت آنها با استفاده از روش Spectral unmixing و طبقه‌بندی آماری درختی پرداختند. نتایج به دست آمده نشان داد که در مناطق دارای پوشش گیاهی که ترکیب طیفی‌های مختلف بازگشتی از سطح، به صورت مناطق تاریک دیده می‌شوند، کلاس‌های پوشش درختی و گیاهی را می‌توان با صحت زیادی (۸۰ تا ۹۴ درصد واریانس توصیفی) تفکیک کرد و جزئیات بیشتری از پوشش گیاهی را استخراج کرد، همچون پوشش‌های چمنی منظم و یا مخلوط و درختان خزان‌کننده و همیشه سبز به عنوان دو مین طبقه در سلسله مراتب طبقه‌بندی و با واریانس‌های توصیفی ۶۷ و ۱۰۰ درصد. نتایج به دست آمده همچنین نشان داد که مناطق بدون



شکل ۱. منطقه مورد مطالعه (حوضه آبخیز بابلرود در استان مازندران)

## ۲-۲- داده‌های ماهواره‌ای



شکل ۲. نقاط انتخابی برای خاک رس و پوشش گیاهی و سایه

## ۴-۲- انتخاب Endmember ها

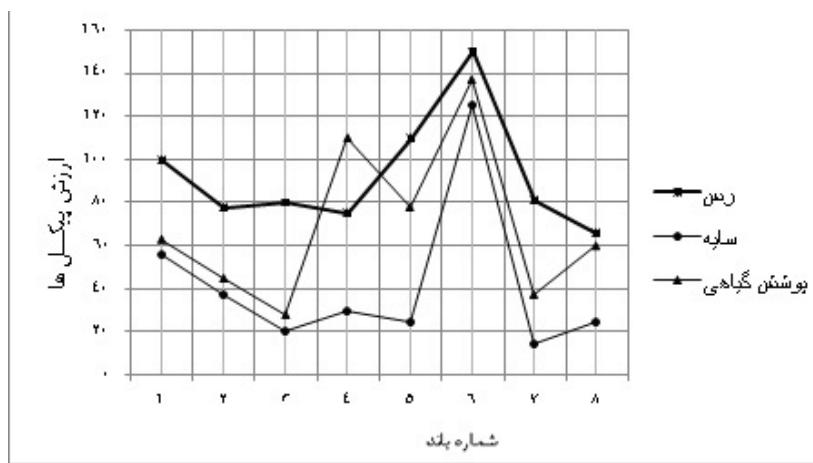
کیفیت نتایج روش SMA بستگی زیادی به Endmember های انتخاب شده دارد (تمامکین و همکاران، ۱۹۹۷). تعیین Endmember ها مشتمل است بر شناسایی تعداد و استخراج تأثیر طیفی آنها. البته آنالیز تجزیه طیفی مستلزم این است که شمار باندهای طیفی تنها یکی بیشتر از شمار Endmember های تعیین شده باشد (آدامس و همکاران ۱۹۹۵؛ اسمیت و همکاران ۱۹۹۰). به همین خاطر ابتدا با استفاده از روش حد شخص مطلوب<sup>۱</sup> و نمودار دو بعدی<sup>۲</sup> اقدام به تعیین بهترین باندها گردید. نتایج حاکی از تناسب باندهای ۷، ۵، ۴ و ۳ برای انجام این تحقیق اند و بر همین اساس سه Endmember انتخاب شد: پوشش گیاهی، خاک رس، و سایه. در مدل های بیش از ۲ Endmember، سایه همیشه می باشد به عنوان یکی از عضوهای طبقه بندی نقش داشته باشد.

- 
- 1. Optimum Index Factor (OIF)
  - 2. 2D Scatter

تصویر چندطیفی سنجنده ETM+ ماهواره LANDSAT مربوط به سال ۲۰۰۵ از منطقه مورد مطالعه تهیه گردید. این تصویر دارای قدرت تفکیک مکانی ۳۰ متر برای باندهای آبی (۴۵۰-۵۲۰ nm)، سبز (۵۲۰-۶۰۰ nm)، قرمز (۶۳۰-۶۹۰ nm) و مادون قرمز میانی (۷۸۰-۹۰۰ nm)، و مادون قرمز نزدیک (۱۵۵۰-۱۷۵۰ nm) است، با قدرت تفکیکی مکانی ۱۵ متر برای باند پانکروماتیک (۵۲۰-۹۰۰ nm) و ۶۰ متر برای باند مادون قرمز حرارتی (۱۰۴۰-۱۲۵۰ nm). به منظور تصحیح خطاهای اتمسفری تصویر از تکنیک Dark-object subtraction استفاده شد (چاور، ۱۹۹۸). چون تصاویر تهیه شده از نظر هندسی تصحیح شده بودند، هیچ گونه تصحیح هندسی روی تصاویر اعمال نشد.

## ۳-۲- داده‌های زمینی

در این مطالعه پیمایش جامعی در منطقه بابلرود به منظور شناسایی نوع پوشش سطحی و یافتن مکان های مناسب برای تعیین کتابخانه طیفی انجام گرفت. داده های پایه با استفاده از GPS و نقشه های موجود از پروژه ساخت سد البرز جمع آوری گردید. از نقشه های موجود خاک رس نیز نمونه هایی برای اطمینان برداشته شد و بافت خاک در آزمایشگاه با استفاده از روش هیدرومتری تعیین گردید. در نهایت ۱۰ نقطه با توزیع مناسب در سطح حوضه که دارای Endmember بافت رسی بودند مشخص شدند. برای Endmember پوشش گیاهی، از NDVI بدین صورت استفاده شد که ۱۰ نقطه با بیشترین میزان تراکم پوشش گیاهی انتخاب شدند. با بهره گیری از تفسیر بصیر تصاویر ماهواره ای نیز ۱۰ نقطه که معرف Endmember سایه بودند، مشخص گردید. سرانجام در هر کلاس ۶ نقطه برای دادن داده های تعلیمی به مدل و ۴ نقطه هم برای صحت سنجی مدل به کار گرفته شدند. شکل ۲ نقاط مشخص شده برای هر Endmember را نشان می دهد.



شکل ۳. کتابخانه طیفی (Spectral library) تهیه شده از پیکسل‌های خالص

می‌شوند، تجزیه گردند.

مدل تجزیه طیفی خطی در پیکسل  $(j,i)$  را می‌توان با رابطه (۱) نشان داد:

$$\sum_{i=1}^L = 1, \text{ and } = \geq 0 \quad (1)$$

$$DN_{ij} = MF_{ij} + \varepsilon_{ij} \quad (2)$$

به‌طوری که  $DN_{ij}$  بردار شماره دیجیتالی K بعدی؛  $F_{ij}$  بردار کسری L بعدی M ماتریس طیفی و  $\varepsilon_{ij}$  بردار خطای K بعدی است که خطای باقی‌مانده را نشان می‌دهد. هدف از این روش پیدا کردن مقادیر  $F_{ij}$  با استفاده از  $\varepsilon_{ij}$  و  $DN_{ij}$  و M شناخته شده است. زمانی که شماره Endmember ها در پیکسل  $(j,i)$  به درستی محاسبه شوند، F<sub>ij</sub> بایستی این شرایط را داشته باشد: تصاویر تهیه شده از این روش دارای ارزش بین ۰ تا ۱ برای هر پیکسل‌اند. ارزش‌های بالاتر رنگ روشن‌تری دارند، که خود نشان‌دهنده وجود عارضه مورد نظر با احتمال بیشتری در هر پیکسل است. بعد از بررسی‌های مکرر و انجام بازدیدهای میدانی، معلوم شد که ارزش‌های بالاتر از ۰/۷ در هر Endmember آستانه مناسبی برای شناسایی عارضه مورد نظر، در منطقه مورد مطالعه است.

#### 1. Pixel Purity Index (PPI)

های استفاده شده در این روش را، هم می‌توان از تصویر برگرفت و هم از Endmember های مرجع که از کتابخانه‌های طیفی و یا اسپکترومترها بدست می‌آیند (سوننتاگ و همکاران، ۲۰۰۷). برای انتخاب بهترین Endmember ها از روی تصویر، چندین روش ارائه شده‌اند، که یکی از آنها شاخص خلوص پیکسل<sup>۱</sup> است (بوارد من و همکاران، ۱۹۹۵). برای روش PPI، داشتن اطلاعات کافی از خصوصیات طیفی عناصر ضروری است تا بتوان هر طیف را به یک کلاس ویژه اختصاص داد و این در آنالیز تصاویر چندطیفی برای استخراج بهترین Endmember ها کاربرد گسترده‌ای دارد. در این تحقیق نیز با استفاده از روش PPI سلول‌های خالص تصویر مشخص شدند و تأثیر طیفی هر یک از Endmember ها برای این پیکسل‌ها استخراج گردید (شکل ۳).

#### ۵-۲- روش تجزیه طیفی

مدل آنالیز ترکیب طیفی، تصویری طیفی از ترکیب چندین Endmember است (فیلیپ دنیسون ۲۰۰۷). آنالیز ترکیب طیفی بر این فرض استوار است که تابش‌های انعکاسی رسیده به سنجنده‌های ماهواره‌ای می‌توانند به صورت ترکیبی خطی از طیف‌های اجزای زمینی که معمولاً spectral endmember نامیده

## ۶-۲- طبقه‌بندی درختی<sup>۱</sup>

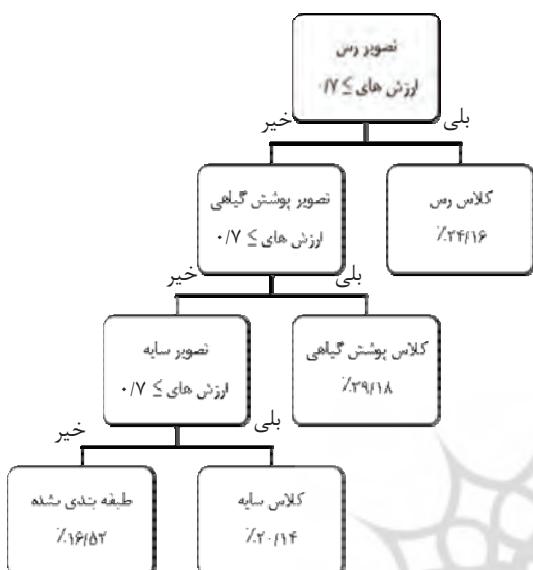
طبقه‌بندی درختی به عنوان الگوریتمی برای کلاس‌های پوشش زمین به وجود آمده است و زمانی که برای تصویرهای چندطیفی به کار می‌رود صحت آن بیشتر از روش‌های حداکثر احتمال<sup>۲</sup> و شبکه عصبی<sup>۳</sup> است (ماهش و مادر، ۲۰۰۳). این روش در زمینه‌های مختلفی همچون رده‌بندی سیگنال‌های راداری، شناسایی صفات، سنجه از دور، سیستم‌های تحریبی و جز اینها با موفقیت به کار رفته است. شاید بارزترین مشخصه DTs (روش طبقه‌بندی درختی) توانایی آن در تفکیک فرآیند پیچیده تصمیم‌گیری به مجموعه از تصمیم‌های ساده باشد که راه حل آسان‌تری را برای تفسیر به دست می‌دهند.

طبقه‌بندی درختی، روشی چندمرحله‌ای است که می‌تواند برای تصاویر منفرد یا دسته‌ای از تصاویر به کار برد شود. این روش از مجموعه‌ای تصمیم‌های دوتایی تشکیل شده است که به منظور تعیین رده صحیح هر پیکسل به کار می‌رود تصمیم‌ها می‌توانند بر پایه هر نوع خصوصیات موجود و دستیافتنی مجموعه داده‌ها گرفته شوند. هیچ تصمیمی به تنها یکی توان جای دادن کل تصویر را در یک کلاس ندارد بلکه با هر تصمیم در واقع داده‌ها به دو یا چند کلاس تقسیم می‌شوند.

Dts به این علت برتر از دیگر روش‌های طبقه‌بندی است که اگر چه آنها می‌توانند داده‌ها را در مقیاس‌های مختلف پردازش کنند ولی توجهی به توزیع فرکانس آن ندارند، علاوه بر این Dts روش سریع‌تری است و به کمترین زمان محاسباتی در مقایسه با شبکه عصب مصنوعی نیاز دارد (ماهش و مادر، ۲۰۰۳).

در این مطالعه به منظور کلاس‌بندی تصاویر تهیه شده با استفاده از روش SMA، روش طبقه‌بندی درختی به کار رفت. به منظور ساده‌سازی فرایند تصمیم‌گیری، مسئله به سه تصمیم جزئی تجزیه شد. در تصمیم اول تصویر تهیه شده حاصل از Endmember خاک رس به مقدار بیشتر از ۰/۷ محدود شدند و در تصمیم‌های بعدی تصاویر حاصل از Endmember

پوشش گیاهی و سایه به مقدار بزرگ‌تر از ۰/۷ محدود گشتند. در شکل ۴، طبقه‌بندی به صورت شماتیک نشان داده شده است.



شکل ۴. طبقه‌بندی درختی شماتیک طراحی شده برای رده‌بندی تصاویر SMA

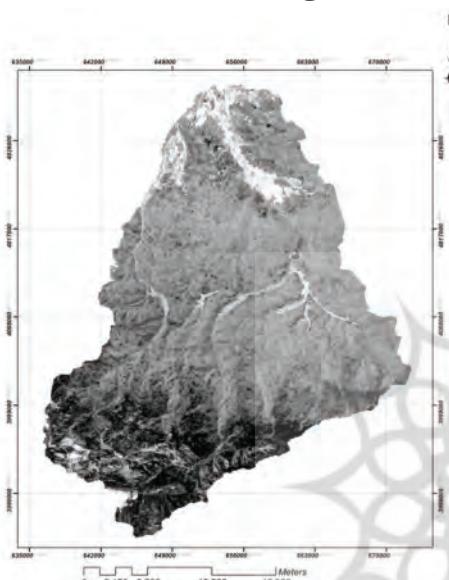
## ۳- نتایج

شکل ۵ تا ۷ نتایج روش SMA را برای سه Endmember انتخابی نشان می‌دهند. در این تصاویر مناطق دارای خاک رس و پوشش گیاهی برای حوضه آبخیز با برود نشان داده شده‌اند. با توجه به تصاویر استخراج شده از روش SMA می‌توان اطلاعات دقیقی از پراکنش خاک رس در منطقه به دست آورد. چنین به نظر می‌رسد که خاک‌های دارای بافت رسی بیشتر در مناطق دشت‌های سیلابی و حاشیه آبراهه‌ها یافت می‌شوند. روشنایی زیاد پیکسل‌های تصویر پوشش گیاهی نشان می‌دهد که منطقه پوشیده از جنگل‌های انبوهی است. کلاس‌های طبقه‌بندی ایجاد شده با استفاده از روش DTs که پیش‌تر توضیح داده شد، در

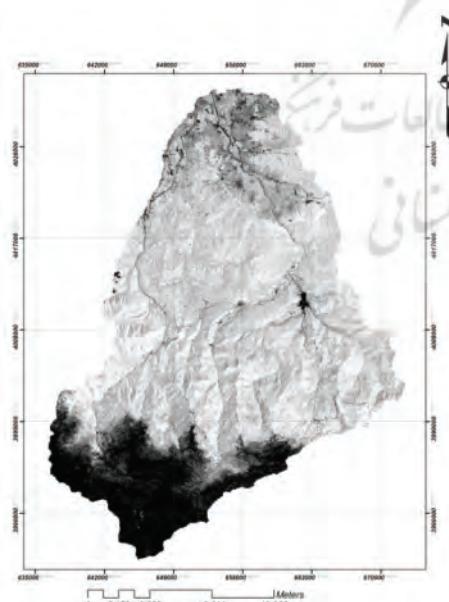
1. Decision Tree Classification (Dts)
2. Maximum likelihood
3. Neural network

## تعیین منابع خاک رس با استفاده از تکنیک‌های طبقه‌بندی آنالیز ترکیب طیفی و طبقه‌بندی درختی (مطالعه موردی: حوضه آبخیز بابلرود)

معرفی گردید، که صحت کلی طبقه‌بندی ۷۱/۹۶ درصد و ضریب کاپا ۶۱ درصد به دست آمد. این ضرایب حاکی از صحت مطلوب برای نتایج حاصل از طبقه‌بندی‌اند. صحت هر یک از کلاس‌ها به صورت مجزا در جدول ۱ درج شده است. پوشش گیاهی با بیشترین صحت همراه است و سایه با کمترین. برای کلاس رس صحت ۶۸ درصد مقدار مناسبی است.

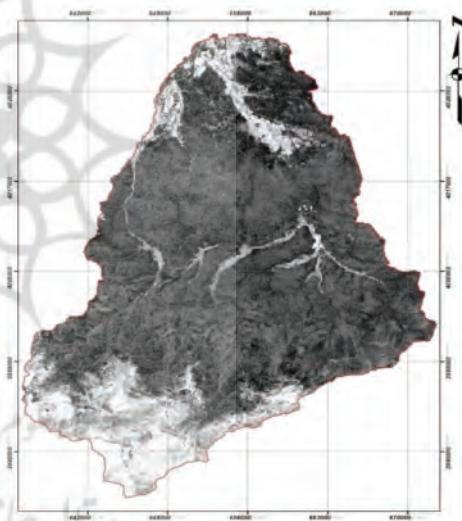


شکل ۶



شکل ۷

شکل ۸ به صورت کسری از پوشش گیاهی، خاک و سایه، با رنگ‌های کاذب نشان داده شده‌اند. در این تحقیق به منظور کلاس‌بندی تصاویر تهیه شده از روش‌های SMA و طبقه‌بندی درختی استفاده شد. تصویر نهایی حاصل از طبقه‌بندی درختی از چهار کلاس خاک، پوشش گیاهی، سایه و مکان‌های طبقه‌بندی نشده تشکیل یافته است. مناطقی که دارای بازتاب طیفی متفاوت با Endmember‌های انتخاب شده بودند، در کلاس جداگانه طبقه‌بندی شدند. این مکان‌ها دارای خصوصیاتی متفاوت از عضوهای انتخاب شده برای طبقه‌بندی‌اند و الگوریتم توانایی جای دادن آنها در هیچ یک از ۳ تا کلاس مذکور را ندارند و بیشتر مشتمل‌اند بر منابع آبی و مناطق بسیار مرطوب.

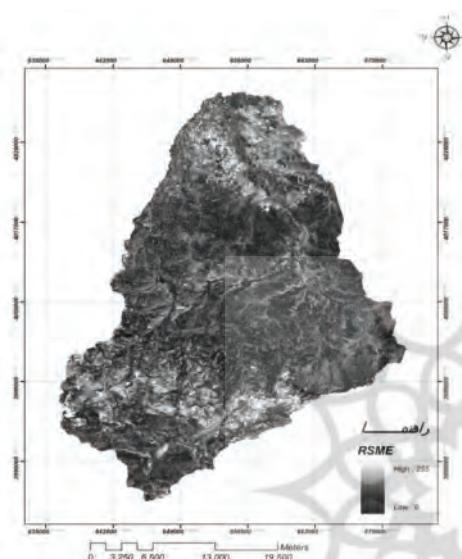


شکل ۵. تصویر حاصل از روش SMA برای Endmember رس

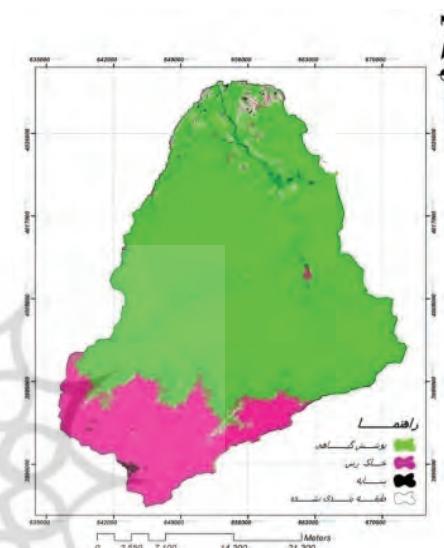
شکل ۶ و ۷ به ترتیب تصاویر حاصل از روش SMA برای Endmember‌های سایه و پوشش گیاهی را نشان می‌دهند که در هر تصویر نواحی روشن حاکی از حضور Endmember مذکور در آن ناحیه‌اند. ماتریکس خطاباً استفاده از داده‌های واقعی برای تصویر طبقه‌بندی شده از روش DTs محاسبه گردید. برای هر عضو ۴ نقطه از قبل تعیین شده به مدل

نشان دهنده مناطقی هستند که میزان RMSE در آنها بالاست. میانگین RMSE برابر با  $20.4$  به دست آمده که نشان از مناسب بودن نتایج مدل دارد. جدول ۲ میانگین، انحراف معیار، حداکثر و حداقل RMSE را نشان می‌دهد.

هدف از این تحقیق استفاده از روش آنالیز ترکیب طیفی به منظور تعیین نواحی خاک رس در محیط جنگلی است که می‌تواند به عنوان منابع قرضه برای ساخت سازه‌های مختلف خاکی - از جمله سدهای خاکی - به کار رود. در شکل ۹ تصویر RMSE استخراج شده از مدل به نمایش درآمده است. پیکسل‌های روشن



شکل ۹. تصویر حاصل از روش SMA برای میزان RMSE



شکل ۸. تصویر نهایی حاصل از طبقه‌بندی نتایج روش SMA با استفاده از TDs

جدول ۱. خلاصه نتایج صحبت‌سنگی مدل با استفاده از روش Confusion matrix

کلاس	صحت تولیدکننده (درصد)	صحت کاربر (پیکسل)	صحت تولیدکننده (پیکسل)	صحت کاربر (درصد)
رس	۶۸	۷۰/۸۳	۲۵ از ۱۷	۲۴ از ۱۷
پوشش گیاهی	۷۰/۵۰	۶۸/۸۹	۴۰ از ۳۱	۴۵ از ۳۱
سایه	۶۷/۸۶	۸۲/۶۱	۲۸ از ۱۹	۲۳ از ۱۹
طبقه‌بندی نشده	۷۱/۷۹	۷۰	۳۹ از ۲۸	۴۰ از ۲۸
ضریب کاپا = $0.619$				صحت کلی = $71.96\%$

جدول ۲. مقادیر حداقل، حداکثر، میانگین و انحراف معیار تصویر RMSE

مشخصه آماری	حداقل	حداکثر	میانگین	انحراف معیار
RMSE	.	۱۱/۶۳	۲۰.۴۷	۱/۵۲

(۸۰) تا ۹۴ درصد واریانس توصیفی به ترتیب) تفکیک کرد و جزئیات بیشتری از پوشش گیاهی را همچون پوشش‌های چمنی منظم و یا مخلوط و درختان خزان‌کننده و همیشه سبز، به عنوان دومین طبقه در سلسله‌مراتب طبقه‌بندی و با واریانس‌های توصیفی ۶۷ و ۱۰۰ درصد استخراج کرد.

در این مطالعه تنها پوشش گیاهی درختی در نظر گرفته شد. بسته به هدف مطالعه، Endmember های انتخابی متفاوت خواهند بود. هدف از این تحقیق جدایش خاک رس از دیگر عوارض بارز موجود در منطقه مورد مطالعه بود و به دلیل جنگلی بودن منطقه، پوشش گیاهی علفی در نظر گرفته نشد. پوشش گیاهی درختی با صحت کلی ۷۰/۵ درصد استخراج گردید. علت کمتر بودن صحت استخراج کلاس پوشش گیاهی در مقایسه با مطالعه توک و همکاران (۲۰۰۹)، در نظر نگرفتن پوشش گیاهی علفی است. هر چه پوشش گیاهی با Endmember های بیشتری بررسی شود، صحت طبقه‌بندی بیشتر می‌شود.

دینگ شینگ لو و همکاران (۲۰۰۲) در مطالعه‌ای به طبقه‌بندی کاربری اراضی و پوشش زمین داده‌های سنجنده TM به روش آنالیز ترکیب طیفی پرداختند.

آنها در تحقیق مذکور به این نتایج دست یافتند:

۱- صحت طبقه‌بندی روش SMA ۸۶ درصد است، و بیشتر از روش‌های سنتی.

۲- استفاده از چهار Endmember پوشش گیاهی، سایه، خاک تیره و خاک روشن صحت طبقه‌بندی را افزایش می‌دهد.

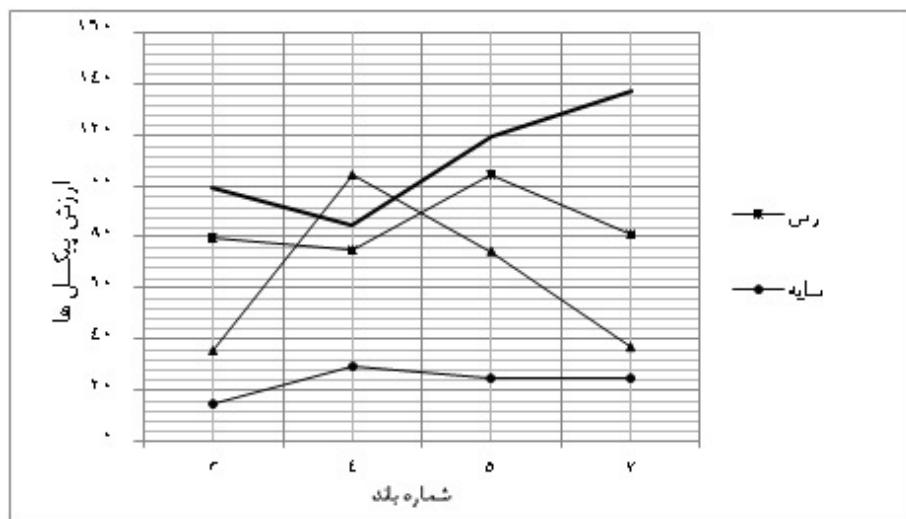
۳- باندهای ۳، ۴، ۵ و ۷ برای جدایش چهار پوشش گیاهی، سایه، خاک تیره و خاک روشن مناسب‌اند.

در این مطالعه نیز نتایج مشابهی به دست آمده که با نتایج کاردینگ شینگ لو و همکاران (۲۰۰۲) مطابقت دارد.

#### ۴- بحث و نتیجه‌گیری

برای این تحقیق که در حوضه آبخیز بابلرود انجام گرفت، آنالیز ترکیب طیفی بر روی تصاویر سنجنده Landsat ETM+ ماهواره و با استفاده از کتابخانه‌های طیفی انجام شد که به صورت دستی و براساس تصاویر به دست آمد. نتایج حاصل از آن نشان می‌دهد این روش به خوبی توانسته است مناطق پوشیده از رس را که هدف اصلی این تحقیق بود، استخراج کند. همچنین استفاده از طبقه‌بندی درختی برای تصاویر حاصل از این روش ابزاری مناسب برای بیان بهتر SMA است و این امکان صحبت‌سنگی تصاویر SMA را با استفاده از داده‌های واقعی فراهم می‌آورد. نتایج این تحقیق در حوضه مورد مطالعه صحت کلی ۷۱/۹۶ درصد را برای تصویر طبقه‌بندی درختی به دست داده است. با توجه به اینکه حوضه آبخیز بابلرود پوشیده از جنگل‌های متراکم است، نتایج نشان می‌دهند که این روش می‌تواند به عنوان ابزاری مناسب برای استخراج منابع قرضه‌ای همچون رس، با دقت زیاد به کار رود. به دلیل شباهت طیفی خاک رس با سنگ‌های گرانیتی - گرانودیوریتی ارتفاعات حوضه مورد مطالعه که پوشیده از همین سنگ‌هاست در کلاس رس طبقه‌بندی گردید. همان‌طور که در تصویر ۱۰ پیداست خاک‌رس با سازندهای گرانیتی - گرانودیوریتی در باندهای ۴ و ۵ انعکاس طیفی مشابهی دارند، و به همین خاطر تشخیص خاک رس از سنگ گرانیت - گرانودیوریت با استفاده از روش SMA مناسب نیست.

توک و همکاران (۲۰۰۹) در مطالعه‌ای به بررسی ویژگی‌های پوشش گیاهی شهری، مشتمل بر نوع گونه و موقعیت آنها با استفاده از روش spectral unmixing و طبقه‌بندی آماری درختی پرداختند. نتایج به دست آمده نشان دادند که در مناطق دارای پوشش گیاهی که ترکیب طیف‌های مختلف بازگشتی از سطح، به صورت مناطق تاریک دیده می‌شوند، کلاس‌های پوشش درختی و گیاهی را می‌توان با صحت زیادی



شکل ۱۰. اثر طیفی های انتخابی و سنگ گرانیت - گرانوپیوریت Endmember

**Vegetation Change in Semiarid Environments: Precision and Accuracy of Spectral Mixture Analysis and the Normalized Difference Vegetation Index,** Remote Sensing of Environment, 73, 87– 102.

Mahesh, P., & Mather, P.M., 2003, An Assessment of the Effectiveness of Decision Tree Methods for Land Cover Classification, Remote Sensing of Environment, 86, 554–565.

Martinez, P.J., Perez, R.M., Plaza, A., Aguilar, P.L., Cantero, M. C., & Plaza, J., 2006, Endmember Extraction Algorithms from Hyperspectral Images, Annals of Geophysics, 49(1), 93–101.

Pacheco, A., McNairn, H., 2010, Evaluating Multispectral Remote Sensing and Spectral Unmixing Analysis for Crop Residue Mapping, Remote Sensing of Environment 114, 2219–2228.

#### - منابع

Adams, J.B., Sabol, D.E., Kapos, V., Filho, R.A., Roberts, D.A., Smith, M.O. et al., 1995, Classification of Multispectral Images Based on Fractions of Endmembers: Application to Land-cover Change in the Brazilian Amazon, Remote Sensing of Environment, 52, 137–154.

Boardman, J.W., Kruse, F.A., & Green, R.O., 1995, Mapping Target Signatures Via Partial Unmixing of AVIRIS data Summaries of the 5th JPL Airborne Earth Science Workshop, Vol. 95(1), PP. 23-26, Pasadena, CA: Jet Propulsion Laboratory.

Chavez, P.S., Jr., 1988, An Improved Dark-object Subtraction Technique for Atmospheric Scattering Correction of Multispectral Data, Remote Sensing of Environment, 24, 459–479.

Elmore, A.J., Mustard, J.F., Manning, S.J. & Lobell, D. B., 2000, Quantifying

- Philip Dennison, 2007, **Multiple Endmember Spectral Mixture Analysis: New Algorithms and Applications: Center for Imaging Science**, seminar series.
- Rashed, T., Weeks, J.R., Roberts, D.A., Rogan, J. & Powell, R.L., 2003, **Measuring the Physical Composition of Urban Morphology Using Multiple Endmember Spectra Mixture Models**, Photogrammetric Engineering and Remote Sensing, 69(9), 1011–1020.
- Smith, M.O., Ustin, S.L., Adams, J.B. & Gillespie, A.R., 1990, **Vegetation in Deserts: I. A Regional Measure of Abundance from Multispectral Images**, Remote Sensing of Environment, 31, 1–26.
- Song, C., 2005, **Spectral Mixture Analysis for Subpixel Vegetation Fractions in the Urban Environment: How to Incorporate Endmember Variability?**, Remote Sensing of Environment 95, 248–263.
- Sonnentag, O., Chen, J.M., Roberts, D.A., Talbot, J., Halligan, K.Q., & Govind, A., 2007, **Mapping Tree and Shrub Leaf Area Indices in an Ombrotrophic Peatland** Through **Multiple Endmember Spectral Unmixing**, Remote Sensing of Environment, 109, 342–360.
- Theseira, M.A., Thomas, G., Taylor, J.C., Gemmell, F., & Varjo, J., 2003, **Sensitivity of Mixture Modeling to Endmember Selection**, International Journal of Remote Sensing, 24(7), 1559–1575.
- Thomas, N., Hendrix, C. & Congalton, R.G., 2003, **A Comparison of Urban Mapping Methods Using High-resolution Digital Imagery**, Photogrammetric Engineering and Remote Sensing, 69(9), 963–972.
- Tompkins, S., Mustard, J.F., Pieters, C.M. & Forsyth, D.W., 1997, **Optimization of Endmembers for Spectral Mixture Analysis**, Remote Sensing of Environment, 59, 472–489.
- Tooke, T.R., Coops, N.C., Goodwin, N.R., Voogt, J.A., 2009, **Extracting Urban Vegetation Characteristics Using Spectral Mixture Analysis and Decision Tree Classifications**, Remote Sensing of Environment 113, 398–407.