

تحقيقات آب و خاک ايران | دوره 23 | شماره 1 | فروردين 1401 (ص 13-1) .

https://dx.doi.org/10.22059/ijswr.2022.334244.669136



#### Effect of Neighborhood Size on Morphometric Variables and Their Relationship with Vegetation Cover within Three Geomorphologically and Climatically Different Sub-Watersheds in Southwest Iran

JAVAD KHANIFAR<sup>1</sup>, ATAALLAH KHADEMALRASOUL<sup>1\*</sup>

1. Soil Science Department, Faculty of Agriculture, Shahid Chamran University of Ahvaz, Ahvaz, Iran. (Received: Nov. 20, 2021- Revised: Jan. 8, 2022- Accepted: Jan. 19, 2022)

## ABSTRACT

The aim of this research was to study the importance of the neighborhood scale in modeling the relationship between vegetation cover and morphometric variables using the classification and regression trees algorithm (CART) in southwestern of Iran. For this purpose, the second Modified Soil-Adjusted Vegetation Index (MSAVI2) was calculated from a Landsat 8 image, and eight morphometric variables were derived using the Wood method in four neighborhood scales (90×90, 150×150, 210×210, and 270×270 m) from a 30 m SRTM digital elevation model. The results of the Kruskal-Wallis test confirmed that in some sub-watersheds, neighborhood-scale change can have a significant effect on slope gradient, profile curvature, specific catchment area, LS factor, and topographic wetness index. The results showed that in each sub-watershed different morphometric variables are most related to the spatial distribution of the MSAVI2 index and the value of the Spearman correlation coefficient between them is slightly affected by the neighborhood scale. CART models based on the MSAVI2 index and 270×270 m morphometric variables with a kappa coefficient of 0.55 and 0.78, respectively, had the best performance in classifying vegetation types. The elevation smoothed, which is the least affected by the neighborhood scale, was recognized as the most important predictor in the CART model. However upscaling led to the increasing importance of other morphometric variables, especially slope gradient, in classifying vegetation types and finally improving the accuracy of the CART model. Overall, the present results indicate that the application of multi-scale geomorphometric analysis with respect to the geomorphology of the study area can improve the performance of prediction models related to vegetation cover to an appropriate extent.

**Keywords:** Classification and Regression Trees (CART), Geomorphometry, Neighborhood Scale, Vegetation Cover.



# تأثیر اندازهٔ همسایگی بر متغیرهای مرفومتریک و رابطهٔ آنها با پوشش گیاهی در سه زیر حوزهٔ آبخیز متفاوت از منظر ژئومرفولوژیکی و اقلیمی در جنوب غرب ایران

جواد خنيفر'، عطااله خادمالرسول\*'

۱.گروه خاکشناسی، دانشکده کشاورزی، دانشگاه شهید چمران اهواز، اهواز، ایران. (تاریخ دریافت: ۱۴۰۰/۸/۲۹ – تاریخ بازنگری: ۱۴۰۰/۱۰/۱۹ – تاریخ تصویب: ۱۴۰۰/۱۰/۲۹)

## چکیدہ

هدف این پژوهش بررسی اهمیت مقیاس همسایگی در مدل سازی رابطهٔ پوشش گیاهی و متغیرهای مرفومتریک به کمک الگوریتم درخت رگرسیونی و طبقهبندی (CART) در جنوب غرب ایران است. برای این هدف، شاخص پوشش گیاهی اصلاح شده (MSAVI2) از یک تصویر لندست ۸ محاسبه گردید و استخراج هشت متغیر مرفومتریک با به کارگیری روش Wood در چهار مقیاس همسایگی (۹۰×۹۰، ۱۵۰×۱۵۰، ۲۱۰×۲۱۰ و ۲۷۰×۲۷۰ متر) از یک مدل رقومی ارتفاع SRTM با وضوح مکانی ۳۰ متر انجام پذیرفت. نتایج آزمون کروسکال – والیس تأیید کرد که در برخی از زیر حوزههای آبخیز تغییر مقیاس همسایگی میتواند تأثیری معنادار بر گرادیان شیب، انحنای پروفیل، سطح ویژهٔ آبخیز، عامل LS و شاخص خیسی توپوگرافیک بگذارد. نتایج این مطالعه نشان داد که در هر زیر حوزه آبخیز متغیرهای مرفومتریک متفاوتی با توزیع مکانی شاخص SAکانی ۸۰ متر انجام پذیرفت. نتایج آزمون کروسکال – والیس تأیید کرد که در برخی از زیر حوزههای آبخیز تغییر مقیاس همسایگی میتواند تأثیری معنادار بر گرادیان شیب، انحنای پروفیل، سطح ویژهٔ آبخیز، عامل LS و شاخص خیسی توپوگرافیک بگذارد. نتایج این مطالعه نشان داد که در هر زیر حوزه آبخیز متغیرهای مرفومتریک متفاوتی با توزیع مکانی شاخص SAکانی می میاشد. مدلهای TAP را دارند و مقدار ضریب همبستگی اسپیرمن بین آنها به میزان کمی تحتتأثیر مقیاس شاخص SAVI2 بیش ترین ار تباط را دارند و مقدار ضریب همبستگی اسپیرمن بین آنها به میزان کمی تحتتأثیر مقیاس همسایگی میاشد. مدلهای TAPT مبتنی بر شاخص SAVI2 و ۲۰/۰ دارای بهترین عملکرد در طبقهبندی تیپهای همسایگی می میاشد. مدلهای TAP میزان ضریب کاپای ۵۵/۰ و ۲۰/۰ دارای بهترین پیش بینی کنده در مدل محایس شیایی شد ولی افزایش مقیاس همسایگی دارد، بهعنوان مهمترین پیش بینی کنده در مدل تکامی تعلیان شیب در طبقهبندی تیپهای گیاهی و نهایتاً ار تقاء دقت مدل CART گردید. نتایج کلی این پژوهش بیانگر آن می باشد که کاربرد آنالیز چند مقیاسی گیاهی را به میزان مناسبی افزایش دهد.

**واژههای کلیدی:** پوشش گیاهی، درخت رگرسیونی و طبقهبندی (CART)، ژئومرفومتری، مقیاس همسایگی.

## مقدمه

توپوگرافی پیکربندی عمومی سطح زمین است که بر آبوهوا، جریان و ذخیره آب، خاک و رسوبات و موجودات زنده تأثیر میگذارد (Huggett & Cheesman, 2002). ژئومرفومتری علم مدلسازی کمّی سطح توپوگرافی مبتنی بر مدل رقومی ارتفاع (DEM) میباشد که تمرکز آن بر محاسبهٔ متغیرهای مرفومتریک و شناسایی اشیاء (مانند لندفرمها) است (Roinsky, 2016; Wilson, 2018). متغیرهای مرفومتریک توصیف کننده خصوصیات هندسی، موقعیتی نسبی و یا آماری Franklin, 2020; Olaya, میند که محاسبهٔ آنها میتواند به دو صورت باشد ( , Play color) آنها میتواند به دو صورت باشد ( , 2018) (بر اساس کاربرد الگوریتمهای یا یک رویکرد منطقهای (بر اساس کاربرد الگوریتمهای مسیریابی جریان؛ مانند سطح آبخیز).

z = f(x, y) توزیع مکانی ارتفاعات را بهوسیلهٔ تابع DEM توزیع مکانی ارتفاع و x و y مختصات دکارتی می نمایش میدهد که در آن z ارتفاع و x و y مختصات دکارتی می باشد. متغیرهای مرفومتریک محلی (مانند گرادیان شیب و انحنای پروفیل) توابعی تشکیل شده بر پایهٔ مشتقات جزئی تابع ارتفاع هستند. الگوریتمهای مختلفی برای مشتق گیری مشتقات جزئی یک هستند. الگوریتمهای مختلفی برای مشتق گیری مشتقات جزئی ترا می ارائه شده که شیوهٔ محاسباتی عمدهٔ آنها بر پایهٔ برازش یک چندجملهای به مقادیر ارتفاعی یک پنجره همسایگی  $T \times T$  در ارائه شده که شیوهٔ محاسباتی عمدهٔ آنها بر پایهٔ برازش یک تقریب ضرایب آن (مشتقات جزئی) بهوسیله تفاضل محدود است حال حرکت در سرتاس یک MEM با ساختار شبکهای مربعی و یک عنصر اساسی در یک آنالیز ژئومرفومتری می باشد، چرا که می تواند بر مقادیر تخمینی متغیرهای مرفومتریک تأثیر معنیداری یک تواند بر مقادیر تخمینی منغیرهای مرفومتری کی تأثیر معنیداری بگذارد و میتوان با تنظیم مناسب آن میزان انتشار خطاهای ارتفاعی به متغیرهای مرفومتریک را کنترل کرد (Albani, 2004).

<sup>\*</sup> نویسنده مسئول: a.khademalrasoul@scu.ac.ir

در عمدهٔ تحقیقات جغرافیایی به اندازهٔ همسایگی توجه نمی شود، حال آنکه علاوه بر اهمیت ریاضی می تواند با مقیاس عملیاتی يديدة موردمطالعه نيز مرتبط باشد. تعامل عوامل محيطي بهصورت یک فرایند تبادل انرژی و ماده انجام می گیرد که این فرايند در يک فضايي نمود پيدا ميکند که به وسعت آن که مي تواند از چند عدد تا صدها پیکسل باشد، مقیاس عملیاتی می گويند (Lam 2019; Zhu, 2008). به عنوان مثال، خصوصيات خاک در یک نقطه کاملاً تابع ویژگیهای توپوگرافی آن نقطه نمیباشند. بلکه با شرایط توپوگرافی یک محل خاص در اطراف این نقطه همبستگی دارند، زیرا فرایند توزیع مجدد انرژی و ماده که تحت تأثير توپوگرافی به عنوان یک فاکتور خاکساز است، برای عمل كردن به يك محل با اندازه خاصى نياز دارد (Zhu, 2008). هر یک از فرایندهای محیطی (مانند تأثیر توپوگرافی بر توزیع پوشش گیاهی) دارای مقیاس عملیاتی خاص خود می باشد که می تواند در لنداسکیپهای مختلف متفاوت باشد. تطابق اندازهٔ پنجرهٔ همسایگی با مقیاس عملیاتی می تواند منجر به تولید مدل های محيطى دقيقى گردد (;Khanifar and Khademalrasoul, 2021) .(Lam 2019

کاربرد آنالیز ژئومرفومتریک چند مقیاسی برای ارتقاء دقت پیش بینی مدل های محیطی می تواند یک اقدام سودمندانه باشد. Evans (1996) با تعمیم الگوریتم معروف و پرکاربرد -Evans Voung (1978; Evans, 1979) به مقیاس های همسایگی بزرگتر یک گام مهم در آنالیز ژئومرفومتریک چند مقیاسی برداشته است (Rigol-Sanchez et al, 2015).

بااهمیت ترین مؤلفهٔ طبیعی در حوزههای آبخیز، پوشش گیاهی در چارچوب فرماسیونهای مرتعی و جنگلی می باشد که به عنوان فاکتوری اساسی در کنترل مخاطرات زیست محیطی همانند فرسایش خاک، رواناب و زمین لغزش قلمداد می شود (Gharachorlou et al., 2018). پوشش گیاهی از طریق تعرق گیاه، آلبیدو و زبری سطح مستقیماً بر تنظیم بیلانهای انرژی سطحی و آب تأثیر می گذارد (Ju et al., 2008). الگوی توزیعی جوامع گیاهی به طور عمده تحت کنترل فاکتورهای اقلیمی و ادافیک ناحیهٔ حضور آنها می باشد (Shokrollahi, 2009). الگوی توزیعی شناخت ارتباط پوشش گیاهی با فاکتورهای محیطی به دلیل نقش مسائل بنیادی در مدیریت و حفاظت جامع حوزههای آبخیز محسوب می گردد (2009). آبخیز کوهستانی دارای پیوستگی و اکولوژیک در حوزههای آبخیز کوهستانی دارای پیوستگی

نزدیکی با یکدیگر می باشند (Gharachorlou et al., 2018). توپوگرافی یک عامل مرتبط با تغییرپذیری مکانی پوشش گیاهی است، چرا که الگوهای جریان هوا و همچنین تعادل تابش سطحی را تغییر میدهد و از سوی دیگر یکی از فاکتورهای تأثیرگذار بر تشکیل و تحول خاکها بهویژه در اراضی با پستیوبلندی زیاد میباشد (Huggett and Cheesman, 2002). در یک مقیاس منطقهای، تغییرات ارتفاعی بهواسطهٔ تنظیم بارش و دما نقش خود را در تنوع گونههای گیاهی نمایان میسازد (Abdi, 2013). جهت منطقهای عوارض توپوگرافیک بزرگ که رو به جریان تابشی خورشید قرار می گیرد، عموماً به دلیل برخورداری از گرمای بیشتر دارای پتانسیل بالاتر در تولید بیومس و تنوع گونهای بیشتر در روییدن گیاهان است (Shokrollahi, 2009). قابل انتظار است که با افزایش گرادیان شیب سرعت جریان آب افزایش می یابد، بنابراین بارش دریافتی در واحد سطح و نفوذ آن در خاک کاهش و سطح رواناب و تبخیر افزایش مییابد. انحناهای افقی و عمودی فاکتورهای توپوگرافیک کلیدی در تعیین دینامیک جریان آب سطحی و درونی خاک هستند که به ترتیب بهعنوان معیاری از همگرایی و واگرایی جریان و تضعیف و تشدید سرعت جریان می باشند (Florinsky, 2016)؛ بنابراین، گرادیان شیب و انحنای سطح زمین در مقیاس محلی بهواسطهٔ تمایز مکانی میزان رطوبت خاک که یک خصوصیت مؤثر بر قابلیت جذب و توزیع مواد مغذی خاک و عمق ریشه دواندن است، می تواند با توزیع مکانی پوشش گیاهی در ارتباط باشد.

باتوجهبه ارتباطاتی که بین پوشش گیاهی و پستیوبلندی وجود دارد، این مطالعه باهدف مدلسازی پوشش گیاهی بر اساس متغیرهای مرفومتریک چند مقیاسی با استفاده از روش درخت رگرسیونی و طبقهبندی (CART') انجام شده است. به دلیل وابستگی مقیاس عملیاتی فرایندهای محیطی به زمیننما، این مدلسازی در سه زیر حوزهٔ آبخیز متفاوت از منظر ژئومرفولوژیکی و اقلیمی در جنوب غرب ایران اجرا گردید.

# مواد و روشها

## موقعيت منطقة مطالعاتي

منطقهٔ مطالعاتی یک حوزهٔ آبخیز با مساحت تقریبی ۲۲۳۵ کیلومترمربع میباشد که در بخشی از ارتفاعات زاگرس واقع در ناحیهٔ شمالی استان خوزستان قرار دارد. تعداد سه زیر حوزهٔ متفاوت از منظر ژئومرفولوژیکی و اقلیمی در این حوزهٔ آبخیز بزرگ انتخاب گردید که موقعیت جغرافیایی آنها در شکل (۱)



نمایش داده شده است. زیر حوزهٔ یک (SW1) به مساحت ۳۷۸۰ هکتار در ناحیهٔ شمالی حوزهٔ آبخیز بزرگ جای دارد و یک اقلیم نیمه مرطوب معتدل بر آن حاکم است. کاربری اراضی نیمی از SW1 جنگل و نیم دیگر مرتعی است و آنطور که نقشهٔ ژئومرفولوژی ارائه شده در شکل (۱) نشان میدهد، این زیر حوزه کوهستانی عمدتاً با تیپ دامنهٔ نامنظم همراه با رخسارههای بیرون زدگی سنگی، پوشیده از نهشتههای منفصل و توده سنگی می باشد. زیر حوزهٔ دو (SW2) در بخش جنوبی محدودهٔ مطالعاتی قرار گرفته است و مساحتی در حدود ۳۰۰۰ هکتار دارد. اقلیم و کاربری اراضی SW2 به ترتیب از نوع نیمهخشک معتدل و مرتعی بوده است و یک واحد ژئومرفولوژیکی با عنوان تیه ماهور با تیپ دامنهٔ منظم با رخساره یوشیده از نهشتههای منفصل قسمت عظیمی از این زیر حوزه را تشکیل میدهد (شکل ۱). زیر حوزهٔ سه (SW3) که نیمی از آن تپهماهوری و نیم دیگر کوهستانی است، دارای مساحت ۴۵۰۰ هکتار می باشد و مابین SW1 و SW2 جای گرفته است. ویژگی اقلیمی SW3 عمدتاً مشابه SW1 بوده و یک تیپ جنگلی در سطح وسیعی از آن به چشم میخورد (.Reports of Justification Studies," n.d.). بهطوركلى در گسترهٔ موردمطالعه چهار تیپ پوشش گیاهی عمده وجود دارد که نام علمی گونههای گیاهی موجود در هرکدام از آنها در جدول (۱) ارائه شده است. دو تیپ پوشش گیاهی از نوع مرتعی بوده که در طبقات ارتفاعی پایین تر نسبت به تیپهای جنگلی ظاهر شدند. بین تیپهای مرتعی در مقایسه با تیپهای جنگلی اختلاف

جدول ۱- خصوصیات تیپهای گیاهی در مناطق مورد مطالعه (.Reports of Justification Studies," n.d") گرادیان شیب مساحت ار تفاع نام علمی گونههای گیاهی متداول منطقه تیپ گیاهی (m) (°) (Ha) Annual plant - Convolvulus - Teucrium - Echinops Astragalus T2 8.00 2225 SW2 356 گياهان يکساله - پيچک صحرايي - کليوره - شکر تيفال - گون خاردار 3 Hordeum - Poa - Gundelia - Annual plant T23 789 22.12 1642 SW1 جو پیازدار - چمن پیازکدار - کنگر علوفهای - گیاهان یکساله Amygdalus - Quercus - Astragalus T8 1100 12.69 3990 SW3 بادام كوهي- بلوط ايراني - گون . جز Quercus - Hordeum - Gundelia - Annual grasses T20 1011 19.95 1401 SW1 بلوط ایرانی - جو پیاز دار - کنگر علوفهای - گندمیان یکساله

قابل توجهی از منظر ارتفاعی و گرادیان شیب قابل مشاهده است که باتوجهبه تفاوتهای ژئومرفولوژیکی مناطق حضور آنها این موضوع قابل توجیه میباشد. بهغیراز یک تیپ پوشش گیاهی (T2) که تحت حاکمیت یک اقلیم اکولوژیک نیمه استپی گرم است، مابقی تیپهای پوشش گیاهی در یک ناحیهٔ رویشی استپ جنگلی قرار دارند (.Reports of Justification Studies," n.d.).

## آناليز ژئومرفومتري

تعریف و فرمول محاسباتی هشت متغیر مرفومتریک بکار رفته در این مطالعه در جدول (۱) ارائه شده است. روش (1996) Wood برای محاسبهٔ متغیرهای مرفومتریک محلی به کار گرفته شد. در این روش، تابع z = f(x, y) که بهصورت چندجملهای زیر بیان می گردد، با استفاده از روش حداقل مربعات به نقاط ارتفاعی یک پنجرهٔ همسایگی  $n \times n$  تقریب زده می شود: (رابطه ۱)

 $z = \frac{rx^2}{2} + \frac{ty^2}{2} + sxy + px + qy + u$ Time is a straight of the straight of t



شکل ۱- موقعیت جغرافیایی (A) و نقشهٔ واحدهای ژئومرفولوژیکی (B) سه زیر حوزهٔ آبخیز موردمطالعه (SW2 ،SW1 و SW3) در شمال استان خوزستان (منبع نقشههای ژئومرفولوژی: .Reports of Justification Studies,'' n.d')

> آنالیز سنجشازدور برآورد وضعیت پوشش گیاهی سطح زمین از تصویر ماهوارهٔ لندست ۸ و با به کارگیری شاخص MSAVI2 صورت پذیرفت: MSAVI2 =  $\frac{2NIR+1-\sqrt{(2NIR+1)^2-8(NIR-RED)}}{2}$  (رابطهٔ ۲) در رابطهٔ بالا، NIR و RED به ترتیب برابر با بازتاب باند

مادون قرمز نزدیک (باند ۵) و بازتاب باند قرمز (باند ۴) می باشد. مناطق مطالعاتی دارای پوشش گیاهی با تراکم متوسط و پراکنده است، به همین دلیل از شاخص MSAVI2 استفاده گردید چرا که در مقایسه با شاخص پرکاربرد NDVI<sup>۲</sup> که به صورت زیر محاسبه می شود، دارای قابلیت کاستن تأثیرات بازتاب های طیفی خاک



زمینهای بر روی تخمین پوشش گیاهی میباشد:  
رابطهٔ (۳) NDVI = 
$$\frac{NIR-RED}{NIR+RED}$$
 (۳)  
تعریف متغیرهای NIR و RED بکار رفته در رابطهٔ بالا در  
پاراگراف قبل ارائه شده است. ارتباط دو شاخص NDVI و

MSAVI2 در این مطالعه مورد بررسی قرار گرفته است. تصویر لندست ۸ مورداستفاده در تاریخ ۲۰۲۱ March ۲۸ توسط ماهواره اخذ شده است. تمامی آنالیز سنجشازدور در سامانهٔ Explorer گوگل ارث انجین انجام شد ( .google. com).

مطالعه (Florinsky, 2016; Khanifar & Khademalrasoul, 2020)	۲- تعریف ریاضی متغیرهای مرفومتریک محلی، منطقهای و ترکیبی بکار رفته در این ه	جدول '
-----------------------------------------------------------	-----------------------------------------------------------------------------	--------

تعريف	مخفف (واحد)	متغير	نوع
بلندی از سطح دریا	ES (m)	ارتفاع هموار شده*	
زاویهٔ بین صفحات افقی و مماسی ${ m G}=rctan\sqrt{{ m p}^2+{ m q}^{2^{**}}}$	G (°)	گرادیان شیب	
زاویهٔ بین جهت شمالی و تصویر افقی بردار دو بعدی گرادیان در راستای گردش عقربههای ساعت A = arctan $\left(rac{q}{p} ight)$	A (°)	جهت شيب***	محلى
انحنای مقطع قائم دارای خط مماس مشترک با خط شیب $Kv = - rac{p^2r + 2 pqs + q^2t}{(p^2 + q^2)\sqrt{(1 + p^2 + q^2)^3}}$	Kv (m <sup>-1</sup> )	انحنای قائم	5
انحنای مقطع قائم مماسی بر خط کانتور Kh = $-rac{q^2r-2\ pqs+p^2t}{(p^2+q^2)\sqrt{(1+p^2+q^2)}}$	Kh (m <sup>-1</sup> )	انحنای مماسی	
مساحت بالادست یک کنتور واحد الگوریتم جریان چند جهته	SCA (m <sup>2</sup> m <sup>-1</sup> )	سطح ويژه حوزه	منطقهاي
$TWI = \ln(SCA/\tan G)$	TWI (بدون واحد)	شاخص خيسى توپوگرافى	ترک
LS = (1.4) $\left(\frac{\text{SCA}}{22.13}\right)^{0.4} \left(\frac{\sin G}{0.0896}\right)^{1.3}$	LS (بدون واحد)	شاخص حمل رسوب	ι. Σ
، نقطهٔ مشخص از ۳۰ منه منه از تلم وروگرافیک تعریف میشوند. ۴۰ تر دام منه از تلم f(x, x) = ۲ می باشد.	متغیرهای محلی در یک * متغیرهای محلی در یک		
$p = \frac{\partial z}{\partial x},  q = \frac{\partial z}{\partial y},  r = \frac{\partial^2 z}{\partial x^2},  t = \frac{\partial^2 z}{\partial x}$	$\frac{\partial^2 z}{\partial v^2}$ , s = $\frac{\partial^2 z}{\partial x \partial v}$		
استفاده از رابطهٔ زیر به یک متغیر پیوسته تبدیل شد :	*** جهت شیب دایرهای با ``		
$\frac{1-\cos\left(\left(\frac{\pi}{180}\right)(A^\circ-30)\right)}{1-\cos\left(\left(\frac{\pi}{180}\right)(A^\circ-30)\right)}$	0))		

آنالیز آماری

برای ارزیابی معنی داری تفاوت هر کدام از متغیرهای مرفومتریک در بین مقیاس های همسایگی مختلف از آزمون غیر پارامتریک کروسکال – والیس استفاده شد. از آزمون مقایسهٔ چندگانه پیشنهاد شده توسط (Siegel and Castellan (1988) برای تعیین معنی داری تفاوت بین گروه ها استفاده شده است. ارتباط بین متغیرهای مرفومتریک و شاخص های پوشش گیاهی با آنالیز

همبستگی اسپیرمن بررسی و از بستهٔ نرمافزاری "corrplot" در محیط برنامهنویسی R برای نمایش گرافیکی ماتریس همبستگی استفاده شد. بازآرایی ماتریس همبستگی باهدف شناخت الگوی پنهان موجود در آن بر اساس الگوریتم خوشهبندی سلسلهمراتبی با روش پیوند Ward انجام گردید.

مدلسازی وضعیت پوشش گیاهی بر اساس متغیرهای مرفومتریک با استفاده از روش CART انجام شد. CART یک

روش مدلسازی ناپارامتریک میباشد چرا که برای کاربرد آن هیچ پیشفرضی در مورد توزیع نمونهها وجود ندارد. این روش که منجر به ایجاد یک درخت تصمیم با تقسیمات دوتایی می گردد، برای پیشبینی متغیرهای وابسته نوع رستهای (مانند تیپهای پوشش گیاهی) و نوع کمّی (مانند شاخص MSAVI2) قابل استفاده است. یک مدل CART از چندین گره تشکیل می شود که بالاترین گره را که دربرگیرندهٔ تمامی نمونهها است را گره ریشه می گویند. هر گره و نمونه های موجود در آن مطابق یک معیار تصمیم گیری که بر اساس مقادیر یک متغیر مستقل ارائه می گردد به دو گره شاخه تقسیم می شود. این روند تا رسیدن به گرههای برگ موجود در پایینترین موقعیت درخت ادامه مییابد. گرههای برگ نمایانگر پیشبینی مدل است و نمونهها موجود در آنها دارای بیشترین میزان یکنواختی میباشد. قواعد مختلفی جهت تنظیم رشد یک درخت تصمیم ارائه شده است، بهعنوان نمونه روشهای حداقل مربعات و حداقل انحراف مطلق در شیوهٔ رگرسیونی و شاخصهای جینی و آنتروپی در شیوهٔ طبقهبندی قابل استفاده می باشد. در CART یا رامترهای قابل تنظیم همچون حداقل تعداد نمونه برای تقسیم گرههای شاخه، حداقل تعداد نمونه برای تولید گرههای برگ، حداکثر تعداد گرهها، حداکثر عمق رشد درخت و نوع شاخص تنظیمی برای رشد درخت وجود

دارد که می توان آن ها را بهینه کرد تا مدل ساخته شده دقّت خوبی داشته باشد.

در این تحقیق الگوریتم CART در دو شیوهٔ رگرسیونی و طبقهبندی همراه با انجام تنظیمات پارامترهای فوق اجرا گردید. ارزیابی عملکرد پیشبینی مدلهای CART با استفاده از روش اعتبارسنجی متقابل (k = ۵) انجام و بر اساس آمارههای ضریب تعیین (R<sup>2</sup>) و خطای جذر میانگین مربعات (RMSE<sup>()</sup>) در شیوه رگرسیونی و دقّت کلی (OA<sup>()</sup>) و معیار کاپای کوهن (CK<sup>()</sup>) در شیوهٔ طبقهبندی مورد قضاوت واقع شدند.

## نتايج و بحث

نقشهٔ شاخص پوشش گیاهی MSAVI2 مربوط به سه زیر حوزهٔ آبخیز در شکل (۲) نمایشدادهشده است. پیکسلهایی که دارای بیشترین مقدار این شاخص هستند با رنگ سبز مشخص شدند و بیانگر حضور پوشش گیاهی سالم و با تراکم متوسط در آنها می باشد. در مقابل با کاستن از ارزش MSAVI2 پیکسلها رو به رنگ قرمزی متمایل میشوند و بر این دلالت دارد که میزان پوشش گیاهی رو به کاهش است. نتایج آنالیز آماری دادهٔ MSAVI2 نمونهبرداری شده از این سه زیر حوزه در جدول (۲) ارائه گردید. تعداد نمونهها تابعی از شکل و مساحت زیر حوزهها میباشد.



شکل ۲- نقشهٔ شاخص پوشش گیاهی MSAVI2 محاسبه شده از تصویر ماهواره لندست ۸ برای سه زیر حوزهٔ آبخیز (تاریخ تصویر: ۲۸ ۲۰۲۱)

مقادیر میانگین MSAVI2 مربوط به SW1 و SW3 نزدیک به یکدیگر بوده و در مقایسه با مقدار میانگین مربوط به SW2 بسیار بیشتر میباشد. مقایسهٔ چندگانه تأیید میکند که SW2 از منظر پوشش گیاهی تفاوت معنیداری با دیگر مناطق دارد. این مشاهده باتوجهبه میزان تفاوتهای ژئومرفولوژیکی و اقلیمی بین آنها کاملاً قابلتوجیه است. بیشترین و کمترین مقدار تغییرپذیری شاخص MSAVI2 به ترتیب در SW1 و

مشاهده می گردد که با مقایسهٔ شرایط این دو منطقه به نظر می رسد دلیل عمده این تغییرات خصوصیات توپو گرافی باشد. در SW1 میزان زبری زمین شدید بوده و در آن دامنهها دارای گرادیان شیب و انحنای ناهمگونی می باشند که همین امر منجر به تمایز مکانی خصوصیات خاک و متعاقباً پوشش گیاهی از طریق کنترل توزیع آب می شود.

N Root Mean Square Error (RMSE)

۲ Overall Accuracy (OA)



<u>ىيز</u>	ای سه زیر حوزه ابح	لندست ۸ بر	
منطقه آماره	SW1	SW2	SW3
تعداد نمونه	149	١٢٢	١٧٩
حداقل	• / • ۵ •	•/•۶١	•/•94
حداكثر	•/۴١٩	•/\&\	•/٣١۶
میانگین	•/515	٠/١٠٩	•/١٨٣
انحراف استاندارد	•/•*	•/• ١٨	•/•٣٩
ضريب تغييرات (٪)	٣٩/۶	18	r1/4
تفاوت معنىدارى*	а	b	a

جدول ۳- آنالیز آماری دادهٔ شاخص پوشش گیاهی MSAVI2 محاسبه شده از تصویر ماهواره اندست ۸ درام سه ندر جونهٔ آرخی:

\* انحراف استاندارد 
$$\sqrt{\frac{\sum(x_i - \mu)}{N}}$$

 $\mathbf{N}=\mathbf{N}$  ، ميانگين کل نمونهها= $\mu$  ؛ مقدار هر نمونه <br/>  $x_i$  : تعداد کل نمونهها אونه

· = ضريب تغييرات (٪) **	انحراف استاندارد میانگین
معنىدارى تفاوت بين گروەھا است.	*** تفاوت حروف بيانگر م

متر فقط با سطح ویژه حوزه (SCA) و شاخص حمل رسوب (فاکتور LS) دارای همبستگی معنی داری در سطح آماری ۰/۰۰۱ میباشد. در دیگر منطقه، در تمامی مقیاس های همسایگی هیچ ارتباط معنی داری بین شاخص MSAVI2 و متغیرهای مرفومتریک مشاهده نگردید. (2012) . Zhan et al مشاهده نمودند مرفومتریک مشاهده نگردید. (2012) با ارتفاع در چهار منطقهٔ که NDVI دارای همبستگی معنی داری با ارتفاع در چهار منطقهٔ مورد بررسی میباشد، این در حالی است که هیچ رابطهٔ قابل توجهی با گرادیان شیب (G) و جهت شیب (A) نداشت. نتایج آنالیز همبستگی اسپیرمن بین شاخصهای پوشش گیاهی و متغیرهای مرفومتریک محاسبه شده در چهار مقیاس همسایگی در شکل (۳) بهنمایش درآمده است. مقادیر همبستگی بین شاخصهای پوشش گیاهی NDVI و MSAVI2 در مناطق مورد بررسی بسیار بالا و نزدیک به یکدیگر میباشد (۸۲/۰⇒ r). مقادیر مربوط به MSAVI2 از مقادیر همارز آنها در NDVI در مناطق SW2 و SW3 به طور میانگین ۴۰ و ۵۲ درصد کوچکتر هستند. در SW2، شاخص MSAVI2 در مقیاسهای بالاتر از ۹۰



شکل ۳- ماتریس مثلثی ضرایب همبستگی اسپیرمن بین متغیرهای مرفومتریک محاسبهشده در چهار مقیاس همسایگی و شاخصهای پوشش گیاهی در دو زیر حوزهٔ آبخیز SW2 و SW3. پیکسلهای رنگی بیانگر ضرایب همبستگی معنیدار در سطح آماری ۰/۰۰۱ میباشد.

از وجود همبستگی بالا بین متغیرهای توضیحی است و ممکن است منجر به کاهش کارایی مدلهای پیشبینی گردد. در SW2، همبستگی ارتفاع هموارشده (ES) با G معنیدار نبوده و با افزایش انجام آنالیز همبستگی بین متغیرهای مرفومتریک از دو جنبه میتواند ارزشمند باشد: بررسی میزان تأثیر مقیاس همسایگی بر آنها در مناطق مختلف و پدیدهٔ همخطی که ناشی

مقیاس میزان آن کمتر می شود، حال آنکه در SW3 با افزایش مقیاس ضریب همبستگی بیشتر شده و در مقیاسهای بالاتر از ۹۰ متر معنی دار می باشد. در دو منطقهٔ اشاره شده، ES با متغیرهای A، انحنای مماسی (Kh)، SCA و LS فاقد همبستگی قابل توجهی است امّا در مقیاس های بالاتر از ۱۵۰ متر مشاهده می گردد که این متغیر در SW2 با Kv و در منطقهٔ دیگر با شاخص خیسی توپوگرافی (TWI) رابطهٔ معنیداری دارد. در SW3 متغیر G با Kh ،A، انحنای قائم (Kv) و SCA فاقد همبستگی معنی داری است. همانند چنین ارتباطی در منطقهٔ دیگر به جز در مورد Aهای محاسبه شده در مقیاس بالاتر از ۹۰ متر نیز مشاهده می شود. متغیر G یکی از دو پارامتر تشکیلدهندهٔ LS و TWI می باشد، بنابراین قابل انتظار است که با این دو متغیر همبستگی معنیداری داشته باشد. مقادیر ضرایب همبستگی در SW3 در تمامی مقیاس های همسایگی نسبت به SW2 بالاتر است که البته این میزان تفاوت بین دو منطقه برای LS قابل توجه است. متغیر SCA دیگر پارامتر بکار رفته در محاسبهٔ متغیرهای ترکیبی است و بر عکس G، با TWI میزان همبستگی بالاتری داشته و مقادیر ضرایب آن در SW2 در تمامی مقیاسهای همسایگی نسبت به منطقهٔ دیگر بالاتر است. متغیر Kh در دو منطقهٔ مورد بررسی فقط با SCA و TWI دارای ارتباط معنی داری می باشد ولی در منطقهٔ SW2 همبستگی بالایی بین این متغیر و LS نیز مشاهده می گردد. جریان های جانبی روی زمینی و درون خاکی ناشی از گرانش در جایی که Kh>0 و Kh< است به ترتیب واگرا و همگرا می شوند. بدین ترتیب، ارتباط این متغیر با TWI که نشاندهندهٔ توزیع مکانی و وسعت مناطق اشباع زمین است، کاملاً منطقی بوده و میزان همبستگی بین آنها با افزایش مقیاس همسایگی بیشتر نیز میگردد. متغیر LS که در برخی از شرایط خاص معادل فاكتور طول - شيب معادلة بازنگرى شده جهانى فرسایش خاک بوده، توزیع مکانی ظرفیت حمل رسوب را نشان میدهد و مشخصاً همگرایی و واگرایی جریان را در نظر میگیرد

(Wilson, 2018). مقادیر Kv بیانگر میزان تندی جریانها و در نتیجه نرخ فرسایندگی و رسوبگذاری میباشند و در دو زیر حوزهٔ آبخیز مشاهده گردید که با SCA و TWI دارای همبستگی معنی داری است. البته در منطقهٔ SW2 از میزان این همبستگی با افزایش مقیاس کاسته می شود به گونه ای در مقیاس ۲۷۰ متر این همبستگی معنی داری خود را از دست می دهد.

نتايج آزمون كروسكال - واليس ثابت مىكند كه بين حداقل دو گروه از متغیر G و بهتبع آن دو متغیر ترکیبی در مناطق SW3 ،SW2 و مجموع زير حوزهها (TSW) ميزان تفاوت قابلتوجهى برقرار مىباشد (جدول ۴؛ p<0.01). تفاوت بين گروههای هر یک از متغیرهای A ،ES و Kh در تمامی مناطق مورد بررسی بسیار کم و بدان معناست که این متغیرها چندان تحت تأثیر مقیاس همسایگی نمی باشند. با افزایش مقیاس همسایگی از میزان خمش سطح توپوگرافیک کاسته و مقادیر مربوط به گرادیان شیب و انحنای رو به مقدار صفر متمایل می شوند، در نتیجه در مقیاس همسایگی بالا سطح زمین هموارتر و متعادلتر مدل می گردد. بر همین اساس در SW1 که یک زیر حوزهٔ آبخیز کوهستانی است، این تصور اولیه بود که متغیرهای مرفومتریک مربوط به آن بیشتر از دیگر مناطق تحت تأثیر تغییر مقیاس همسایگی باشند امّا آنالیز آماری نشان داد که بین گروههای هیچ یک از متغیرهای مرفومتریک مربوط به آن تفاوت قابل توجهی وجود ندارد (جدول ۴). Khanifar and ، A، G دریافتند که از بین چهار متغیر Khademalrasoul (2021) Kv و انحنای مسطح تنها Kv تحت تأثیر معنادار الگوی محاسباتی ژئومرفومتری هستند. در مطالعهٔ حاضر نیز مشاهده شد که در سطح اطمینان ۹۵ درصد بین برخی از گروههای Kv در SW3 و TSW تفاوت وجود دارد. مقدار بزرگ کای - اسکوئر مربوط به TWI در TSW به این دلیل است که بین گروههای SCA در همين منطقه تفاوت قابل توجهي وجود داشت.

جدول ۴- نتایج آزمون کروسکال - والیس برای ارزیابی معنیداری تفاوت متغیرهای مرفومتریک در بین چهار مقیاس همسایگی (۹۰، ۱۵۰، ۲۱۰ و ۲۷۰ متر) در زیر حوزههای آبخیز متفاوت

گروه منطقه	ES	G	А	Kh	Kv	SCA	TWI	LS
SW1	•/••	۴/۳۹	۰/۹۵	٠/٠٩	۱/۶۱	٣/•٧	۷/۴۵	۰/۹۳
SW2	•/••	۴۰/۶۰**	٧/•۶	١/٠٣	۰/۱۶	۴/۸۰	۲١/۴۵**	۱۲/X • **
SW3	•/••	۳۲/۵۴**	•/•۶	۱/۶۳	۸/۴۹*	٧/٣٣	۳۲/۲۱**	۱۶/۱۳ <sup>**</sup>
TSW	•/••	<b>٣٩/٩۴</b> **	۲/۶۵	۰/۳۸	۶/۲۰*	** ۳۲/۳۲	۵۴/۷۶**	14/54**
اوتی وجود ندارد.	فومتريک تف	، از متغیرهای مر	سبەي ھر يك	ایگی در محا	مقياس همس	بکار گیری چهار	صفر (H0): بين	– فرضيه
	× 1 .			ا کے تار ک	00 0 1		1	de t l
۱۰/۰ و ۱۰/۰ هستند	در سطوح د	عنىدار به ىرىيب	ای-اسکونر م	اندر مفادير د	اوی و بیا	فونت درشت ح	مشخص شده با	- سلولھای
			.(٣ =	د. جه آزادی	)			

در بسیاری از پژوهشهایی که متکی بر کاربرد متغیرهای 🦳 مرفومتریک است به اندازهٔ پنجرهٔ همسایگی توجه نمی شود. نتایج

مطالعة موردى (Albani (2004) بيانگر آن است كه استفاده از اندازه همسایگی ۷×۷ (۲۱۰×۲۱۰ متر) یا بزرگتر منجر به کاهش قابل توجهی در تأثیر خطاهای ارتفاعی و درونیابی بر متغیرهای مرفومتریک می گردد. اطلاعات بسیاری از زبریهای کوچکمقیاس زمین که میتواند بر کنترل فرایندهای هیدرو -ژئومرفیک تأثیر بگذارند در یک پنجرهٔ همسایگی بزرگ رقیق می شود. دراینرابطه، (Roecker and Thompson (2010) نیز تأکید کردند که در اندازههای همسایگی بزرگ، متغیرهای مرفومتریک زمین ممکن است اجزاء لندفرمها را به شکل صحیحی نشان ندهند، زیرا همسایگی شامل دادهٔ DEM خارج از منظر محلی است.

نتایج مدلسازی رگرسیونی جهت پیشبینی MSAVI2 بر اساس متغیرهای مرفومتریک در جدول (۵) ارائه گردیده است. در SW1 میزان تفاوت بین هر یک از آمارههای نیکویی برازش مربوط به مدلهای بهدستآمده در اندازههای همسایگی مختلف بسیار ناچیز است زیرا ES که در این مدلها بهعنوان مؤثرترین پیش بینی کننده برای MSAVI2 می باشد، از تغییر مقیاس همسایگی تأثیر بسیار اندکی می پذیرد (جدول ۴). در دو منطقهٔ دیگر، مدلهای CART مبتنی بر متغیرهای ۲۷۰×۲۷۰ متر منجر به R<sup>2</sup>های ۰/۱۲ و ۰/۱۰ شده که نمایانگر آن بوده که این مدلها

در پیشبینی تغییرپذیری MSAVI2 در مقایسه با مدلهای CART مبتنی بر متغیرهای ۹۰×۹۰ متر قویتر میباشند که منتج به R<sup>2</sup>های ۲/۰۴ و ۲/۰۲ گردیده است. بعد از ادغام دادهٔ سه منطقه (TSW)، عملکرد مدلهای CART برازش یافته در تمامی مقیاسهای همسایگی که دارای مقدار R<sup>2</sup> برابر هستند، در مقایسه با مدلهای مربوط به سه زیر حوزه بهبود قابلتوجهی یافتهاند. در این مدلها متغیرهای مرفومتریک به جزء ES در پیشبینی  ${
m R}^2$  فاقد اهمیت می باشند و میزان تفاوت مقادیر MSAVI2 مدلها می تواند گواهی بر این بیان باشد. بلندی از سطح دریا یکی از بااهمیت ترین فاکتورهایی می باشد که از طریق کنترل بر پارامترهای هواشناسی و فرایندهای تشکیل خاک با توزیع مکانی گونه و تراکم پوشش گیاهی ارتباط دارد. مقدار R<sup>2</sup> بالای مدلهای CART مربوط به TSW نیز به همین دلیل است چرا که زیر حوزههای آبخیز در طبقات ارتفاعی کاملاً متفاوتی جای گرفتهاند. (1992) Azarnivand نيز فاکتور کليدی در تغييرپذيری پوشــش گیاهی در مناطق کوهســتانی را تفاوت ارتفاع دانسته است و در مطالعهای دیگر، (Moradi (1994 تأکید مینماید که نقش متغیرهای مرفومتریک از جمله A و G در دگرگونی پوشـش گیاهی و خاک به میزان اهمیت ارتفاع نمی باشد ( Zaremehrjardi .(et al., 2007

جدول ۵- نتایج ارزیابی دقّت مدل های CART (اعتبارسنجی متقابل fold-۵) در پیش بینی MSAVI2 بر اساس متغیر های مرفومتریک محاسبه شده در چهار مقیاس همسایگی در زیر حوزههای آبخیز متفاوت

مدل	• • • • • m		$10.\times10.$ m		$\gamma_{1}$ · × $\gamma_{1}$ · m		$\gamma\gamma\cdot\times\gamma\gamma\cdot m$	
منطقه	$\mathbb{R}^2$	RMSE	$\mathbb{R}^2$	RMSE	$\mathbb{R}^2$	RMSE	$\mathbb{R}^2$	RMSE
SW1	۰/۱۸	•/•٧۵٧٢	•/ <b>\Y</b>	•/•٧۶٢٨	٠/١٩	•/•٧۵۴٨	٠/١٩	•/•Y۵۵•
SW2	•/•۴	•/•18•8	•/•۶	•/•1897	۰/۰۴	۰/۰۱۷۰۵	٠/١٢	•/•1837
SW3	• / • ۲	•/•٣٨٧١	•/•۶	•/•٣٧٨٧	•/•۵	•/•٣٨•۶	•/١•	•/• ٣٧• ٩
TSW	۰/۳۵	۰/۰۵۴۹۱	۰/۳۵	•/•۵۴۹٧	۰/۳۵	•/•۵۴۹۴	۰/۳۵	•/•۵۴۸۹

نتایج مدلسازی CART جهت طبقهبندی تیپهای گیاهی بر اساس شاخص پوشش گیاهی و متغیرهای مرفومتریک در شکل (۴) ارائه گردیده است. تغییر اندازهٔ همسایگی از ۹۰ به ۲۷۰ متر منجر به افزایش مقدار ضریب کاپای مدل های مبتنی بر تمامی متغیرهای مرفومتریک از ۰/۷۳ به ۰/۷۸ شده است. میزان صحّت طبقهبندی تیپهای گیاهی توسط مدل CART مبتنی بر MSAVI2 حدوداً ۶۹ درصد است که نسبت به بهینهترین مدل مبتنی بر متغیرهای مرفومتریک به جزء ES به مقدار ۹ درصد بیشتر می باشد. این نتایج بر اهمیت بسیار بالای ES و ES ا در طبقهبندی تیپهای گیاهی در مقایسه با دیگر متغیرهای مرفومتریک تأکید می کنند (شکل ۴). با افزایش اندازهٔ همسایگی

میزان عملکرد مدلهای مبتنی بر متغیرهای مرفومتریک به جزء ES با یکروند نامنظم به طور قابلملاحظهای ارتقاء یافته است. کمترین و بیشترین مقدار ضریب کاپا به ترتیب ۰/۳۰ و ۰/۴۳ می باشد که مربوط به مدلهای برازش یافته در مقیاسهای ۹۰ و ۲۷۰ متری هستند. با مشاهدهٔ شکل (۵) می توان دریافت که با افزایش مقیاس همسایگی اهمیت متغیرهای مرفومتریک بهویژه G در مدل طبقهبندی تیپهای گیاهی افزایش گردیده است. Keyghobadi et al. (2020) با استفاده از الگوریتم مدل جمعی افزایشیافته مدلهایی برای شناسایی پراکنش رویشگاه گونههای گیاهی در مراتع خضری دشت بیاض خراسان جنوبی به دست آوردند که دارای ضریب کاپای بالای از ۰/۹ بودند و در آنها



متغیرهای مرفومتریک بکار نرفته در تحقیق حاضر همچون فاصلهٔ مکانی برخی از گونههای گیاهی داشتند.



شکل ۴- نتایج ارزیابی صحّت مدلهای CART (اعتبارسنجی متقابل fold-۵) در طبقهبندی تیپهای گیاهی بر اساس شاخص MSAVI2 و متغیرهای مرفومتریک محاسبه شده در چهار مقیاس همسایگی در سطح کل منطقهٔ مطالعاتی

دارند (Florinsky, 2016). در همین راستا، نتایج مطالعاتی همانند Jare Chahouki et al. (2016) و (Ghorbani et al. (2009) مناطق مختلف نشان میدهد که خصوصیات خاک مهمترین فاکتورهای محیطی مؤثر در پراکنش تیپهای گیاهی هستند. این احتمال نیز برقرار میباشد که با بهکارگیری مقیاس همسایگی بزرگتر نقش این متغیرهای مرفومتریک در مدلسازی پررنگتر بررگتر نقش این متغیرهای مرفومتریک در مدلسازی پررنگتر گردد که البته از جهت فیزیکی و نرمافزاری میتوان برای آن محدودیت برشمرد. بهموازات افزایش پنجرهٔ همسایگی پردازش کامپیوتری سنگینتر شده و اگر منطقهٔ مطالعاتی وسیع و یا وضوح مکانی MEM باشد، برای محاسبهٔ هر متغیر مرفومتریک نیاز بهصرف زمان زیادی است. از سوی دیگر، ممکن است بهکارگیری پنجرهٔ بزرگ در طبقهبندی رویشگاه گونههای گیاهی دارای در بهترین مدل برازش یافته، متغیرهای ES (۱۰۰ ٪)، G در بهترین مدل برازش یافته، متغیرهای ES (۱۰۰ ٪)، G مکانی تیپهای گیاهی میباشند (شکل ۵). متغیر G اگرچه مکانی تیپهای گیاهی میباشند (شکل ۵). متغیر G اگرچه مبتنی بر مشتقات درجه اول DEM است اما متفاوت با دیگر A-Xing, 2008; Roecker and Thompson, مطالعات (همانند , مسایگی مطالعات (همانند , مسیستم نام دوم (انحناها) سهمی عمده وستند. متغیرهای مرفومتریک مرتبهٔ دوم (انحناها) سهمی عمده در کنترل پویایی آب یک سیستم خاک بهویژه در یک منظر کوهستانی دارند اما در این مدل از کمترین تأثیر در طبقهبندی تیپهای گیاهی برخوردار بودند. البته تأثیر این متغیرها میتواند به صورت غیرمستقیم باشد، چرا که تأثیر شناخته شدهای بر تغییرپذیری مکانی خصوصیات خاک کلیدی همانند مقدار رطوبت



شکل ۵- نمودار اهمیت نسبی متغیرهای مربوط به ضعیف ترین (سمت چپ) و بهترین (سمت راست) مدل CART مبتنی بر متغیرهای مرفومتریک در پیش بینی تیپهای گیاهی

#### نتيجهگيرى

تحليل أماري دادة شاخص سنجش از دوري MSAVI2 نشان مي دهد که عوامل ژئومرفولوژیکی و اقلیمی میتوانند منجر به تمایز تراکم و گونههای پوشش گیاهی زیر حوزههای آبخیز گردد. نتایج تحلیل همبستگی آشکار میکند که شکل و میزان اثرگذاری متغیرهای مرفومتریک بر شاخص یوشش گیاهی MSAVI2 در هر مقیاس همسایگی متفاوت و برای هر زیر حوزه گوناگون است. متغيرهاى مرفومتريك مهمترين شاخصههاى سطح زمين هستند که میزان همبستگی بین آنها که میتواند بر عملکرد برخی از الگوریتمهای مدلسازی نیز تأثیر بگذارد، تابعی از تنظیمات منطقة مطالعاتي و مقياس همسايكي مي باشد. نتايج آزمون كروسكال - واليس بيانگر آن است كه برخى از متغيرهاى مرفومتریک شامل گرادیان شیب (G)، انحنای قائم (Kv)، سطح ویژه حوزه (SCA)، شاخص حمل رسوب (فاکتور LS) و شاخص خیسی توپوگرافی (TWI) در بعضی از زیر حوزههای آبخیز به ميزان متفاوتى تحت تأثير معنادار مقياس همسايكي بكار رفته برای محاسبهٔ آنها می باشند. نتایج مدل سازی CART تأکید می

rangelands of Hamadan Province). *Journal of Rangeland*, 3(2), 203-216. (In Farsi)

- Florinsky, I. (2016) *Digital terrain analysis in soil science and geology* (Second ed.), Academic Press, Amsterdam.
- Franklin, S. E. (2020). Interpretation and use of geomorphometry in remote sensing: a guide and review of integrated applications. *International Journal of Remote Sensing*, 41(19), 7700-7733.
- Gharachorlou, M., Esfandiyari, F. and Dalal oghli, A. (2018). Regession analysis of geomorphicvegetation cover relationships with emphasis on spatial scale (case study, Arsbaran catchments: naposhtehcay, ilghinehcay and mardanqumcay). *Quantitative Geomorphological Research*, 6(2), 79-98. (In Farsi)
- Ghorbani, M., Gorji, M., Azarnivand, H., Arzani, H. and Ramk Masoumy, T. (2009). Soil, Topography Characteristics and Geology Effects on Distribution of Plants (Case Study: Ghazvin-Kohin Region). Jwmseir, 2 (5) :1-10. (In Farsi)
- Huggett, R. and Cheesman, J. (2002) *Topography and the Environment*. Prentice Hall.
- Ju, C., Cai, T. and Yang, X. (2008). Topography-based modeling to estimate percent vegetation cover in semi-arid Mu Us sandy land, China. *Computers* and electronics in agriculture, 64(2), 133-139.
- Keyghobadi, M., Piri Sahragard, H., Pahlavan Rad, M., Karami, P. and Yari, R. (2020). Application of Generalized Additive Model and Classification and Regression Tree to Estimate Potential Habitat Distribution of Range plant species (Case Study:

کند که متغیرهای ES و MSAVI2 مهمترین پیش بینی کننده ها در طبقه بندی تیپ های گیاهی در سطح کل منطقهٔ مطالعاتی بودند. افزایش مقیاس همسایگی منجر به بیشتر شدن تأثیر دیگر متغیرهای مرفومتریک به ویژه G در پیش بینی تیپ های گیاهی و در نتیجه ارتقاء عملکرد مدل CART گردید. اهمیت مقیاس همسایگی در ارتباط با پوشش گیاهی در منطقه ای با دامنهٔ تغییرات ارتفاعی کم نمود بیشتری می باد اما در عمده مدل سازی های مبتنی بر متغیرهای مرفومتریک نادیده گرفته می شود. نتایج کلی این مطالعه به روشنی بیان می کند که کاربرد آنالیز چند مقیاسی می تواند با توجه به منطقهٔ مطالعاتی و متغیر هدف عملکرد مدل های پیش بینی را افزایش دهد.

سپاس*گ*زاری

نویسندگان از همکاری ادارهٔ کل منابع طبیعی و آبخیزداری استان خوزستان بهویژه جناب مهندس رعیت پیشه کمال تشکر و قدردانی را دارند.

"هیچگونه تعارض منافع بین نویسندگان وجود ندارد"

#### REFERENCES

- Abdi, H., Heshmati, G. A. and Mostafalou, H. (2013). The study and comparison of the vegetation at elevation gradient in two medium and cold steppe zones in northeastern part of Golestan province. *Plant Ecosystem Conservation*, 1 (2), 59-70. (In Farsi)
- Albani, M., Klinkenberg, B., Andison, D. W. and Kimmins, J. P. (2004). The choice of window size in approximating topographic surfaces from digital elevation models. *International Journal of Geographical Information Science*, 18(6), 577-593.
- A-Xing, Z., Burt, J. E., Smith, M., Rongxun, W. and Jing, G. (2008) The impact of neighborhood size on terrain derivatives and digital soil mapping. In Zhou, Q., Lees, B. and Tang, G. A. (Eds.), *Advances in digital terrain analysis*. (pp. 333-348). Springer, Berlin, Heidelberg.
- Azarnivand, H. (1992). Investigation of vegetation cover and soil in relation to geomorphological units in Damghan. In: Proceedings of *the seminar* on the study of desert areas issues of Iran, Volume 1, Desert Research Center of Iran. (In Farsi)
- Evans, I. S. (1979). Statistical characterization of altitude matrices by computer. An integrated system of terrain analysis and slope mapping. The final report on grant DA-ERO-591-73-G0040. Durham, UK: University of Durham.
- Fattahi, B., Aghabeigi Amin, S., Ildoromi, A., Maleki, M., Hasani, J. and Sabetpour, T. (2009). Investigation of some environmental factors effective on Astragalus gossypinus in Zagros mountainous rangelands (case study: Geleh Bor



(علمی - پژوهشی)

Khazri Rangelands of Beyaz Plain, Southern Khorasan). *Iranian Journal of Range and Desert Research*, 27(3), 561-576. (In Farsi)

- Khanifar, J. and Khademalrasoul, A. (2020). Multiscale comparison of LS factor calculation methods based on different flow direction algorithms in Susa Ancient landscape. *Acta Geophysica*, 68(3), 783-793.
- Khanifar, J. and Khademalrasoul, A. (2021). Effects of neighborhood analysis window forms and derivative algorithms on the soil aggregate stability–Landscape modeling. *CATENA*, 198, 105071.
- Lam, N. S. N. (2019) Resolution. In: Wilson J. P. (Ed.), *The Geographic Information Science & Technology Body of Knowledge* (2nd Quarter 2019 Edition). DOI: 10.22224/gistbok/2019.2.11.
- Moradi, H. R. (1994). Investigation between geomorphology units, vegetation, and soil in the Vaz watershed. Masters dissertation, Tarbiat Moddares University, Iran. (In Farsi)
- Olaya, V. (2009) Basic Land-Surface Parameters. In: Hengle, T. and Reuter, H.I. (Eds.), *Geomorphometry: Concepts, Software, Applications.* (pp. 141–170). Elsevier, Amsterdam.
- Rigol-Sanchez, J. P., Stuart, N. and Pulido-Bosch, A. (2015). ArcGeomorphometry: a toolbox for geomorphometric characterisation of DEMs in the ArcGIS environment. *Computers & Geosciences*, 85, 155-163.
- Roecker, S. M. and Thompson, J. A. (2010). Scale effects on terrain attribute calculation and their use as environmental covariates for digital soil mapping. In Boettinger, J. L., Howell, D. W., Moore, A. C., Hartemink, A. E. and Kienast-Brown, S. (Eds.). *Digital soil mapping: Bridging research, environmental application, and operation.* (pp. 55-66). Springer, Dordrecht.
- Shokrollahi, J. (2009). Relationship between Vegetation Cover and Density with Geomorphologic Unit in a Part of Polur Summer Rangelands. Masters

dissertation, Tarbiat Moddares University, Iran. (In Farsi)

- Siegel, S. and Castellan, N. J. (1988) *Nonparametric statistics for the behavioral sciences* (2nd ed.) New York: McGraw-Hill.
- Reports of justification studies of Watershed Management in the Remains of Dez Dam watershed. (n.d.). Natural Resources organization of Iran. (In Farsi)
- Wilson, J. P. (2018) Environmental Applications of Digital Terrain Modeling. John Wiley & Sons.
- Wood, J. (1996). The geomorphological characterisation of digital elevation models. Ph. D. dissertation, University of Leicester.
- Young, M., (1978). Statistical Characterization of Altitude Matrices by Computer. Terrain Analysis: Program Documentation: Report 5 on Grant DA-ERO-591-73-G0040. Department of Geography, University of Durham, Durham, UK. 18 pp.
- Zare Chahouki M.A, Mashghooli, M. and Hosein Jafari, S. (2016). Classification of Vegetation Cover related to Environmental Factors (Case study: Gharabagh Rangelands of Azarbaijan Province). Journal of Plant Research (Iranian Journal of Biology), 28(5), 995-1005. (In Farsi)
- Zaremehrjardi, M., Ghodousi, J., Noruozi, A. and Lotfollazadeh, D. (2007). Analysis of the relationship between geopedologic characteristics with vegetation in Dagh-Finou catchment of Bandar Abbas. *Pajouhesh & Sazandegi*, 76, 144-150. (In Farsi)
- Zhan, Z. Z., Liu, H. B., Li, H. M., Wu, W. and Zhong, B. (2012). The relationship between NDVI and terrain factors--a case study of Chongqing. *Procedia Environmental Sciences*, 12, 765-771.
- Zhu, A. X. (2008) Keynote Paper: Spatial Scale and Neighborhood Size in Spatial Data Processing for Modeling the Natural Environment. In: Mount, N., Harvey, G., Aplin, P. and Priestnall, G. (Eds.), *Representing, Modeling, and Visualizing the Natural Environment*. (pp. 147–165). CRC Press.