

ارزیابی مدل درختی M5 و دو مدل تجربی مبتنی بر دمای هوا برای برآورد تابش خورشیدی با استفاده از در یک اقلیم نیمه خشک

سعید امامی فر^{۱*}، علی اکبر نوروزی^۲، سجاد سیدی حسینی^۳ و آذین کریم زاد انزابی^۴

۱) دانشجوی دکتری؛ گروه مهندسی آب؛ دانشکده کشاورزی؛ دانشگاه فردوسی مشهد؛ مشهد؛ ایران

*نویسنده مسئول مکاتبات: aftab2277@yahoo.com

۲) استادیار پژوهشی؛ پژوهشکده حفاظت خاک و آبخیزداری؛ تهران؛ ایران

۳) دانش آموخته کارشناسی؛ گروه مهندسی آب؛ پردیس ابوریحان؛ دانشگاه تهران؛ تهران؛ ایران

۴) دانشجوی کارشناسی؛ گروه مهندسی آب؛ پردیس ابوریحان؛ دانشگاه تهران؛ تهران؛ ایران

تاریخ دریافت: ۱۳۹۲/۰۶/۰۶ تاریخ پذیرش: ۱۳۹۲/۰۹/۲۸

چکیده

تابش خورشیدی از پارامترهای ورودی برای بسیاری از مطالعات شبیه‌سازی مانند فرآیندهای وابسته به تغییرات آب و هوایی، هیدرولوژی و اکولوژی است. مدل‌های پیشنهادی به منظور برآورد این پارامتر به علت این که از داده‌های هواشناسی از نوع مکانی نقطه‌ای استفاده می‌کنند، برآورد نقطه‌ای از مقدار تابش ارائه می‌کنند. در این پژوهش، دو مدل تجربی هارگریوز-سامانی و محمود - هابرد که مبتنی بر داده‌های دمای هوا هستند، با ورودی داده‌های روزانه LST (دماه سطح زمین) محصولات MYD11A1 و MOD11A1 سنجنده مودیس به جای دمای هوا، برای تخمین تابش خورشیدی مورد ارزیابی قرار گرفتند. داده‌های روزانه تابش خورشیدی ایستگاه سینوپتیک هواز واقع در استان خوزستان در دو سال متولی (سال‌های ۲۰۰۶ و ۲۰۰۷) به عنوان داده‌های واقعی استفاده شد. نتایج حاصل از اعتبار سنجی نشان داد که مدل هارگریوز - سامانی با ورودی LST محصولات A1 و مدل محمود- هابرد با ورودی LST محصولات A1 MYD11A1 به ترتیب دارای بیشترین و کمترین دقت در برآورد تابش خورشیدی هستند. برای این مدل‌ها، شاخص‌های آماری R^2 و RMSE به ترتیب 0.83 و 0.79 و 0.46 و 0.40 بدست آمد. برای مدل هارگریوز سامانی همچنین، با استفاده از مدل درختی M5 دو مدل (RS-M5-1 و RS-M5-2) مبتنی بر داده‌های LST محصولات MOD11A1 مودیس متغیرهای جغرافیایی تدوین و نتایج حاصل از آن‌ها با نتایج مدل‌های تجربی مقایسه شد. نتایج نشان داد که در مقایسه بین مدل درختی RS-M5-1 و مدل‌های تجربی با ورودی مشابه، مدل درختی M5 از دقت بیشتری برخوردار است. به طور کلی، مدل درختی RS-M5-2 با ورودی‌های RS-M5-1 مودیس آنرا بهترین مدل می‌داند. برای این مدل، مقادیر آماره‌های R^2 و NSE به ترتیب برابر 0.87 و 0.86 و جذر میانگین مربعات خطای 10.24 درصد برآورد شد.

واژه‌های کلیدی: تابش خورشیدی؛ دمای هوا؛ MODIS

مقدمه
همچنین، تابش خورشیدی یکی از پارامترهای ورودی برای بسیاری از مطالعات شبیه سازی مانند فرآیندهای وابسته با تغییرات آب و هوایی، هیدرولوژی و اکولوژی می‌باشد (Rivington *et al.*, 2005; Babaiyan and Hmikanian, 2005).

تابش خورشیدی رسیده به زمین بخش ضروری در مدل‌های تبخیر و تعرق و مدل‌های هیدرولوژی است که تبادل آب و گرما را کنترل می‌کند (Qin *et al.*, 2011).

ورودی این مدل‌ها مورد استفاده قرار گرفت. نتایج این مطالعه نشان داد در بین مدل‌های مورد بررسی، مدل هارگریوز نتیجه بهتری ارائه می‌دهد و دقت ET₀ برآورده شده با این مدل برابر ۰/۴۷ میلی‌متر در روز بود (Maeda et al., 2011).

مرادی و رحیمی خوب (۱۳۹۱) از مدل درختی M5 برای تبدیل داده‌های دمای سطح زمین و تابش فرازمینی به تبخیر و تعرق مرجع در شیکه آبیاری قزوین استفاده کردند. در این بررسی، برای برآورد دمای سطح زمین از الگوریتم روزنیه مجزا^۱ یولیوئی و همکاران (1994) بر اساس داده‌های سنجنده AVHRR ماهواره نوا (NOAA) استفاده شد. نتایج نشان داد که مدل تدوینی مبتنی بر داده اختصاص داده شده در مرحله آزمون، می‌تواند مقدار ET₀ را با ضریب تبیین، درصد جذر میانگین مربعات خطای و درصد میانگین انحراف خطای به ترتیب ۸۱/۰ و ۵/۲ درصد برآورد نماید.

از داده‌های LST محصولات MOD11A1 سنجنده مودیس در ترکیب با متغیرهای جغرافیایی (روز از سال و تابش فرا زمینی) به عنوان ورودی‌های مدل درختی M5 برای برآورد متوسط روزانه دمای هوا، در استان خوزستان استفاده شد. نتایج نشان داد دقت مدل تدوینی در تخمین متوسط روزانه دمای هوا دارای ضریب تبیین برابر ۰/۹۶ و میانگین مربعات خطای برابر ۲/۳ درجه سانتی‌گراد است (Emamifar et al., 2013). در بین مدل‌های تجربی ارائه شده در برآورد تابش خورشیدی، مدل‌هایی مبتنی بر پارامترهای دمای هوا و در بعضی موارد پارامتر بارندگی، تدوین یافته‌اند. که از جمله این مدل‌ها می‌توان به مدل‌های هارگریوز – سامانی و محمود – هابرد اشاره کرد. از طرفی پژوهش‌ها نشان داده است که بین دمای سطح زمین^۲ (LST) محصولات سنجنده مودیس و دمای هوا همبستگی بالایی وجود دارد (Emamifar et al., 2013; Vancutsem et al., 2010; Yan et al., 2009; Sheng pan et al., 2012; Lin et al., 2012). با توجه به این همبستگی، سوال این

۱۳۹۲؛ سیمایی و همکاران، ۱۳۹۲). برای برآورد تابش خورشیدی بهترین و قابل اعتمادترین روش، نصب پیرانومترها در ایستگاه‌ها و خواندن اطلاعات ضبط شده به‌وسیله آن‌ها می‌باشد. اما، به دلیل مشکلات اقتصادی و فقدان امکانات اندازه‌گیری، این پارامتر به‌طور محدود انجام می‌شود و این نقیصه حتی در کشورهای در حال توسعه نیز به چشم می‌خورد (Samani, 2000). از این‌رو، پژوهشگران سعی بر آن داشته‌اند بر مبنای استفاده از روابط و مدل‌های ریاضی که بین تابش خورشیدی و عوامل آب و هوایی از قبیل ساعت آفتابی، رطوبت نسبی و یا دمای حداقل و حداکثر هوا را که اندازه‌گیری آن‌ها آسان‌تر است، برای تخمین آن استفاده کنند (Angstrom, 1924; Hargreaves & Samani, 1982). این معادلات، به علت این‌که از داده‌های هواشناسی از نوع مکانی نقطه‌ای استفاده می‌کنند، در نتیجه مقدار تابش تخمینی به‌وسیله آن‌ها نیز نقطه‌ای خواهد بود. به عبارتی، مقدار تابش تخمینی فقط در محدوده نزدیک ایستگاه دارای اعتبار است. بر طبق بررسی‌های صورت گرفته، داده‌های سنجش از دور می‌توانند به طور قابل قبولی پارامترهای هواشناسی را از نظر مکانی و زمانی در اختیار کاربران قرار دهنند (Wan, 2008; Qin et al., 2011). ترکیب مدل‌های برآورد پارامترهای هواشناسی و داده‌های سنجش از دور امکان بررسی تغییرات مکانی را در سطوح گسترده و وسیع فراهم می‌کند. از مدل شبکه عصبی با ورودی محصولات مختلف سنجنده مودیس شامل، متوسط ماهانه دمای سطح زمین (LST) و شاخص پوشش گیاهی در ترکیب با داده‌های زمینی برای برآورد تابش خورشیدی استفاده شد که نتایج نشان داد مدل تدوینی دارای دقت بالایی است (Qin et al., 2011).

در پژوهشی، با استفاده از سه مدل تجربی هارگریوز، تورنت وايت و بلینی – کریدل برای برآورد تبخیر و تعرق مرجع در منطقه‌ای در کنیا پرداخته شد. در این پژوهش، پارامترهای دمای سطح زمین به دست آمده از تصاویر مودیس به جای پارامترهای دمای هوا به عنوان

¹ Split Window

² Land Surface Temperature

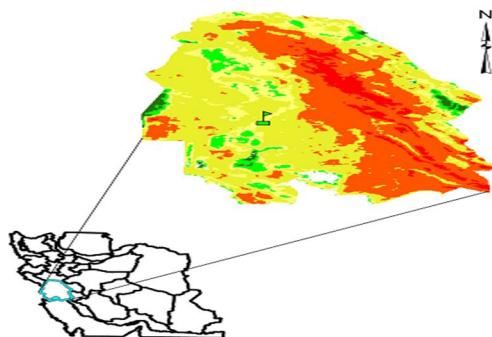
داده‌های ماهواره‌ای

در این پژوهش از داده‌های سنجنده مودیس که از جمله سنجنده‌های ماهواره‌های ترا و آکوا است، استفاده شد. طراحی اجزای این سنجنده با اعمال سیگنال به نویز بالا می‌باشد که قابلیت استفاده از این سنجنده را در علومی مانند کشاورزی، هواشناسی، زمین‌شناسی و اقیانوس‌شناسی مهیا می‌کند. سنجنده مودیس به‌طور روزانه یکسری مشاهدات در مقیاس جهانی بر روی دریا، خشکی و اتمسفر انجام می‌دهد و دارای یک پوشش ممتاز و وسیع طیفی و مکانی با قدرت تفکیک ۵۰۰، ۲۵۰ و ۱۰۰۰ متر است. بنابراین، بررسی و ارزیابی تغییرات بلندمدت در دریا، خشکی و اتمسفر با استفاده از مودیس امکان‌پذیر می‌باشد. تصاویر مورد استفاده در این پژوهش جزء زیر گروه داده‌های سطح سه (L3) سنجنده مودیس با کد مشخصه MOD11A1 مربوط به ماهواره ترا و MYD11A1 مربوط به ماهواره آکوا هستند. از ویژگی‌های این محصولات این است که دارای توان تفکیک مکانی یک کیلومتر و قدرت تفکیک زمانی روزانه و حاوی اطلاعات روزانه دمای سطح زمین و گسیلنگی می‌باشند. محصولات دمای سطح زمین، سنجنده مودیس از دو باند مادون قرمز حرارتی کانال‌های ۳۱ (محدوده طول موج ۱۰/۷۸ تا ۱۱/۲۸ میکرومتر) و ۳۲ (محدوده طول موج ۱۱/۷۷ تا ۱۲/۲۷ میکرومتر) با استفاده از الگوریتم پنجره مجزا بدست آمده‌اند (Wan et al. 1999; Wan et al. 2002). در مجموع، ۶۹۱ تصویر سنجنده مودیس مربوط به ماهواره‌های ترا و آکوا (۳۵۴ تصویر محصول MOD11A1 سنجنده مودیس ماهواره ترا و ۳۳۷ تصویر محصول MYD11A1 سنجنده مودیس ماهواره آکوا) از طریق پایگاه اینترنتی <http://modis.gsfc.nasa.gov> مربوط به سال‌های ۲۰۰۶ و ۲۰۰۷ اخذ شد. صاف و بدون ابری بودن هوا، دلیل انتخاب این تصاویر بود. تغییر سیستم مختصات تصاویر از سینوسی به UTM با استفاده از ابزار^۳ MRT و استخراج اطلاعات LST در محل ایستگاه اهواز، در محیط

است که اگر LST محصولات دمایی سنجنده مودیس (MOD11A1) سنجنده مودیس ماهواره ترا و MYD11A1) سنجنده مودیس ماهواره آکوا) به جای دمای هوا در مدل‌های فوق استفاده شود، دقت برآورد تابش خورشیدی چه مقدار است؟ با توجه به نتایج خوب مدل درختی M5 به خصوص در مطالعات سنجش از دور (مرادی و رحیمی خوب، ۱۳۹۱؛ Emamifar et al., 2013) مقایسه عملکرد این مدل با پارامترهای ورودی مشابه مدل‌های فوق برای تخمین تابش خورشیدی و مدل‌های تجربی یکی دیگر از اهداف این پژوهش است. همچنین، مقایسه دقت برآورد تابش خورشیدی مدل‌ها بر اساس نوع محصول دمایی مورد استفاده، هدف سوم این پژوهش محسوب می‌شود.

مواد و روش‌ها

برای انجام این پژوهش، اطلاعات تابش خورشیدی ایستگاه هواشناسی اهواز واقع در استان خوزستان (شکل ۱) که دارای عرض جغرافیایی ۳۱/۳۳ درجه شمالی، طول جغرافیایی ۴۸/۶۷ درجه شرقی و ارتفاع ۲۲/۵ متر از سطح دریا می‌باشد، در دو سال متوالی (سال‌های ۲۰۰۶ و ۲۰۰۷) به عنوان داده‌های واقعی استفاده شد. متوسط روزانه حداقل و حداقل دمای هوا در این دوره به ترتیب برابر ۲۱/۸ و ۲۸/۰۲ درجه سانتی‌گراد می‌باشد. این منطقه با متوسط بارندگی سالانه تقریباً ۲۲۰ میلی‌متر در سال جزء مناطق اقلیمی نیمه خشک می‌باشد. شکل (۱) موقعیت کلی ایستگاه اهواز را بر روی یک تصویر ماهواره ترا نشان می‌دهد.



شکل ۱. موقعیت مکانی ایستگاه اهواز نسبت به استان خوزستان

^۳ MODIS Reprojection Tool

نرم افزار ARCGIS9.3 با استفاده از ابزار⁴ HAT انجام گرفت. مقادیر LST استخراج شده از تصاویر بر حسب کلوین می باشند. لذا، قبل از استفاده از آنها به عنوان ورودی مدل ها، این مقادیر به واحد درجه سلسیوس تغییر داده شد.

معادلات تجربی

در این پژوهش، معادلات تجربی هارگریوز - سامانی و محمود - هابرد برای تخمین تابش خورشیدی براساس محصولات LST سنجنده مودیس به عنوان ورودی این مدل ها به جای دمای هوای مورد ارزیابی قرار گرفت. هارگریوز و سامانی(۱۹۸۲) برای اساس تابش بروزنزمینی و اختلاف دمای هوای کمینه(T_{min}) و بیشینه(T_{max}) معادله زیر را برای تخمین تابش خورشید ارائه دادند.

$$H - S \gg R_s \quad (1)$$

$$= K \times R_a \times \sqrt{(T_{max} - T_{min})}$$

که در آن: K ضریب ثابت می باشد و مقدار آن برای مناطق ساحلی و غیر ساحلی به ترتیب 0.19 و 0.16 است .(Hargreaves, 1994)

محمود و هابرد(۲۰۰۲) نیز بر اساس استفاده از دمای کمینه و بیشینه مقدار تابش خورشیدی را به صورت رابطه(۲) تخمین زدند و برای خشی کردن اثر خطاهای سیستماتیک در تخمین تابش، مقدار تابش خورشیدی را به صورت رابطه (۳) که در آن R_{smod} تابش کل تصحیح شده می باشد، ارائه نمودند. در رابطه (۲) مقدار a ضریب تجربی بوده و برابر 0.18 می باشد.

$$R_s = a \times R_a^{.91} \times (T_{max} - T_{min})^{.69} \quad (2)$$

$$M - H \gg R_s = \frac{R_s - 2.4999}{.8023} \quad (3)$$

مدل درختی M5

مدل درختی M5 مبتنی بر روش طبقه بندی درختی است که برای ایجاد رابطه بین متغیرهای مستقل و

وابسته، توسط کوئینلن(1986) ارائه شد. این مدل ترکیبی از مدل های رگرسیون خطی و درختی است و برای هر نوع داده کمی و کیفی قابل استفاده است (Mitchell, Quinlan 1992, 1997). در مدل درختی M5 محدوده داده ها به زیر ناحیه هایی که اصطلاحاً برگ⁵ نامیده می شوند، تقسیم شده و برخلاف مدل رگرسیون درختی که به هر یک از برگ ها یک برچسب عددی نسبت می دهد، این مدل معادله رگرسیون خطی را جایگزین برچسب عددی در گره ها می کند و به این طریق می توان متغیرهای عددی پیوسته را نیز پیش بینی یا برآورد کرد. هر درخت تصمیم گیری دارای ساختاری شبیه درخت است که از ریشه⁶، شاخه ها⁷، گره ها⁸، و برگ ها⁹ تشکیل یافته است و از بالا به پایین ترسیم می شود. در این ساختار، ریشه به عنوان اولین گره در بالا قرار گرفته و زنجیره ای از شاخه ها و گره ها به برگ ها ختم می شود. عمل انشعاب در گره ها به وسیله شاخه ها صورت می گیرد و هر گره معرف یک متغیر پیش بینی کننده است. هر شاخه که یک بازه عددی را شامل می شود، از گره والد¹⁰ منشعب شده و به یک گره فرزند¹¹ می رسد.

ساخت مدل درخت تصمیم گیری با استفاده از مدل M5 در دو مرحله صورت می گیرد. در مرحله اول درخت تصمیم بر اساس شاخص، بیشینه سازی کاهش انحراف معیار داده ها در گره فرزند، با انشعاب سازی کاهش انتشار می شود. کاهش انحراف معیار از رابطه (۱) برآورد می شود(Quinlan, 1986).

$$SDR = sd(t) - \sum \frac{|T_i|}{|T|} sd(T_i) \quad (4)$$

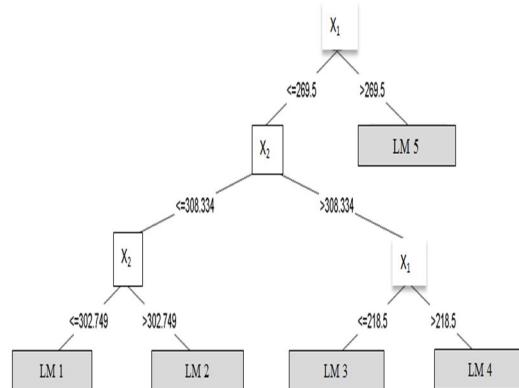
که در آن: SDR کاهش انحراف معیار در گره فرزند، T مجموعه داده های ورودی به گره والد، T_i زیر مجموعه از

5 Leaf
6 Root
7 Branches
8 Nodes
9 Leaves
10 Parent node
11 Child node

⁴Hawth Analysis Tools

(LST_{NT}) بر حسب درجه سانتی گراد)، دمای شب سطح زمین مربوط به محصول MYD11A1 سنجنده مودیس - ماهواره آکوا (LST_{NA}) بر حسب درجه سانتی گراد)، دمای روز سطح زمین مربوط به محصول MOD11A1 سنجنده مودیس - ماهواره ترا (T) (LST_{DT}) بر حسب درجه سانتی گراد) و دمای روز سطح زمین مربوط به محصول MYD11A1 سنجنده مودیس - ماهواره آکوا (LST_{DA}) بر حسب درجه سانتی گراد) و پارامتر تابش برون زمینی (Ra) بر حسب مگاژول بر متر مربع بر روز) که اثر فصلی تابش خورشید را منعکس می‌کند، بود. پارامتر تابش برون زمینی (Ra) داده اندازه‌گیری نیست و تابعی از عرض جغرافیایی و موقع روز از سال است و در این پژوهش برای تعیین آن از روابط پیشنهادی آلن و همکاران استفاده شد (Allen et al., 1998). ضریب مدل-های تجربی مورد استفاده در این پژوهش، مخصوص منطقه مورد مطالعه آن پژوهش می‌باشد و لذا بسته به شرایط جوی (رطوبت، گرد و غبار) و میل خورشیدی (عرض جغرافیایی و ماه)، این ضرایب برای هر موقعیت باید واسنجی شوند. از این‌رو در، این پژوهش، ۷۰ درصد داده‌ها به واسنجی ضرایب مدل‌ها و ۳۰ درصد دیگر آن‌ها به اعتبار سنجی مدل‌ها اختصاص داده شد، با این تفاوت که به جای استفاده از داده‌های دمای هوا از داده‌های محصولات مودیس در این مدل‌ها استفاده شد. برای ارزیابی دقت مدل‌های مورد بررسی و مقایسه نسی آنها با مقادیر اندازه‌گیری شده تابش رسیده به زمین به وسیله پیرانومتر، علاوه بر تفسیر بصری نتایج از آماره‌های ضریب تبیین (R^2)، جذر میانگین مربع خطای (RMSE)، میانگین انحراف خطای (MBE) و معادله ناش و ساتکلیف (NSE) (Nash & Sutcliffe, 1970) و همچنین به منظور فهم بهتر نسبت به درصد میزان خطای مدل‌ها از آماره‌های درصد جذر میانگین مربع خطای (PRMSE) و درصد میانگین انحراف خطای (PMBE) نیز استفاده شد:

داده‌های ورودی به گره والد، و Sd انحراف از معیار است. پس از آزمودن همه تقسیم‌های ممکن، مدل M5 انشعابی را که بیشترین کاهش انحراف معیار را در تولید می‌کند، انتخاب می‌شود. این تقسیم‌ها غالباً منجر به تولید یک سازه درخت مانند حجم خواهد شد که در نتیجه آن ممکن است روی داده‌های آموزشی برآش بیش از حد رخ داده و باعث کاهش یافتن کلیت بخشی مدل شود. به عبارتی، برآش بیش از حد سبب می‌شود که مدل فقط برای داده‌هایی که برای آن ساخته شده، اعتبار داشته باشد و برای داده‌های جدید از دقت لازم برخوردار نباشد (مرادی و رحیمی خوب ۱۳۹۱). برای غلبه بر این مشکل، می‌توان از هرس‌سازی شاخه‌ها و جایگزینی کردن توابع رگرسیونی به جای آن‌ها که در واقع مرحله دوم طراحی مدل درختی محاسبه می‌شود، استفاده کرد. در این پژوهش، از الگوریتم کوئینلن (Koenenlen ۱۹۹۲) به منظور هرس کردن درخت استفاده شد. شکل (۲) شما روند تقسیم فضای داده‌های ورودی در مدل‌سازی یا استفاده از مدل M5 را بر اساس دو متغیر X1 و X2 (متغیرهای مستقل) که به پنج مدل رگرسیون خطی در برگ‌ها (بر چسب‌های LM5 تا LM1) متوجه شده را نشان می‌دهد.



شکل ۲. شما کلی ساختار سلسه مراتبی مدل درختی M5

داده‌های لایه ورودی مدل‌های مورد بررسی تلفیقی از داده‌های ماهواره‌ای شامل دمای شب سطح زمین مربوط به محصول MOD11A1 سنجنده مودیس - ماهواره ترا

سطح زمین و دمای هوای برای مقایسه‌های مختلف دمایی (حداکثر، حداقل و متوسط) دارای همبستگی بالایی ($R^2 > 0.88$) هستند و در این بین، همبستگی داده‌های دمای کمینه (LST_{N} و T_{min}) در مقایسه با داده‌های دمای بیشینه (LST_D و T_{max}) بیشتر است. بررسی‌های صورت گرفته در برآورد دمای هوای نیز به طور مشابه ثابت کردند که میزان همبستگی محصولات LST_N و T_{min} در مقایسه با همبستگی محصولات LST_D و T_{max} بیشتر است (Qin et al., 2010). شکل ۱ نشان می‌دهد پراکنده‌گی پارامترهای T_{max} با محصولات LST_{DT} در مقایسه با محصولات LST_{DA} به خط $y=x$ نزدیک‌تر است و عکس این نتیجه در مورد دمای کمینه صادق است. ضریب تبیین بالای 0.90 در همبستگی بین متوسط دمای هوای محصولات LST بیانگر آن است که بیش از 90% مقدار متوسط دمای هوای با استفاده از محصولات LST مودیس قابل توجیه می‌باشد (شکل ۱).

$$R^2 = \frac{[\sum_{i=1}^n (Si - \bar{Si})(Ci - \bar{Ci})]^2}{\sum_{i=1}^n (Si - \bar{Si})^2 \sum_{i=1}^n (Ci - \bar{Ci})^2} \quad (5)$$

$$RMSE = \left\{ \frac{\sum_{i=1}^n (Si - Ci)^2}{n} \right\}^{1/2} \quad (6)$$

$$MBE = \sum_{i=1}^n (Si - Ci)/n \quad (7)$$

$$NSE = 1 - \frac{\sum_{i=1}^n (Si - Ci)^2}{\sum_{i=1}^n (Ci - \bar{Ci})^2} \quad (8)$$

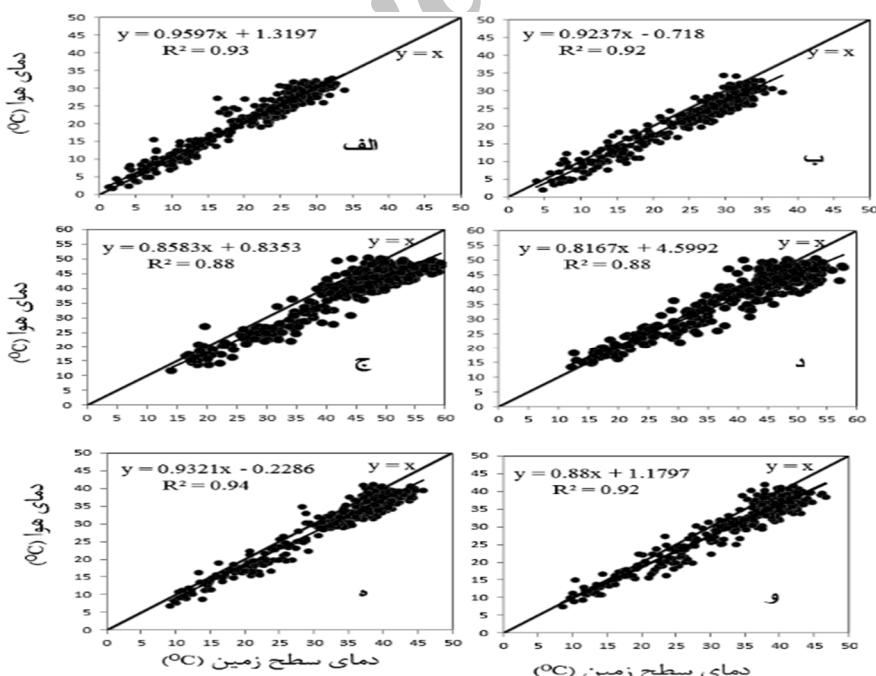
$$PRMSE = \frac{RMSE}{\bar{Ci}} \times 100 \quad (9)$$

$$PMBE = \frac{MBE}{\bar{Ci}} \times 100 \quad (10)$$

که در آن‌ها: Ci و Si به ترتیب i امین داده واقعی (اندازه‌گیری شده) و برآورده شده، \bar{Ci} مقدار میانگین کل داده‌های Ci و Si در کل جامعه آماری و n تعداد کل نمونه‌های ارزیابی شده می‌باشد (امیری و همکاران، ۱۳۹۱).

نتایج و بحث

در مرحله اول این پژوهش، میزان همبستگی محصولات سنجنده مودیس، ماهواره‌های ترا و آکوا با دمای هوای مورد ارزیابی قرار گرفت و نتایج این بررسی‌ها در شکل (۳) ارائه شده است. ملاحظه می‌شود، دمای



شکل ۳. همبستگی بین دمای هوای LST شب محصولات مودیس (الف) کمینه دمای هوای LST شب محصولات $MYD11A1$ (ب) کمینه دمای هوای LST شب محصولات $MOD11A1$ (ج) بیشینه دمای هوای LST روز محصولات $MYD11A1$ (د) بیشینه دمای هوای LST روز محصولات $MOD11A1$ (ه) متوسط دمای هوای LST محصولات $MYD11A1$ (و) متوسط دمای هوای LST محصولات $MOD11A1$.

با توجه به جدول ۱ همچنین، ملاحظه می‌شود که مقادیر ضرایب واسنجی شده برای مدل‌های مورد بررسی، بسته به این‌که از کدام نوع محصول LST استفاده شود، نیز دارای تفاوت هستند. بنابراین، در صورت استفاده از این محصولات باید به این نکته توجه شود.

نتایج واسنجی و اعتبارسنجی معادلات تجربی ضرایب مدل‌های مورد ارزیابی قبل از واسنجی شدن (ضرایب اصلی) و همچنین بعد از واسنجی (بر اساس داده‌های LST) در جدول ۱ ارائه شده است. همانطور که مشاهده می‌شود، مقادیر ضرایب واسنجی شده با ضرایب پیشنهادی متفاوت است. از این‌رو، برای هر منطقه واسنجی مدل تجربی قبل از استفاده از آنها الزامی می‌باشد.

جدول ۱. ضرایب اصلی و واسنجی شده معادلات تجربی مورد بررسی

H-S kr	M-H A	ضریب	واسنجی شده با LST محصولات MO11A1	واسنجی شده با LST محصولات MY11A1
۰/۱۵۴	۰/۱۵۲			
۰/۱۳۶	۰/۱۳۲			

RMSE برابر ۲/۴۶ و ۳/۰۴ مگاژول بر متر مربع در روز هستند و به طور مشابه مقدار این آماره برای مدل-هایی H-S** و M-H** که مبتنی بر داده‌های LST محصولات MYD11A1 هستند، به ترتیب برابر ۲/۶۱ و ۴/۰۹ می‌باشد. به طور کلی بر اساس ضریب R^2 و ضریب NSE، مدل‌های H-S* و H-S** بیشترین همبستگی را با مقادیر واقعی تابش، نشان می‌دهند. اما با توجه به تفاوت ناچیز این آماره‌ها در این مدل‌ها و مقادیر کمتر شاخص RMSE در مدل H-S* می‌توان این مدل را به عنوان مناسب‌ترین مدل تجربی برآورد تابش خورشیدی در این منطقه معرفی کرد.

نتایج عملکرد مدل‌های مورد بررسی در مرحله اعتبارسنجی در جدول ۲ نشان داده شده است. بر اساس شاخص ضریب تبیین هر چهار مدل با همبستگی قابل قبولی (ضریب تبیین بالاتر از ۰/۸ درصد) تابش روزانه خورشید را برآورد می‌کنند. جدول ۲ همچنین نشان می‌دهد که برای هر دو مدل تجربی، مدل تدوین شده با ورودی داده‌های LST محصولات MOD11A1 نسبت به مدل تدوین شده با ورودی داده‌های LST محصولات MYD11A1 از دقت بهتری برخوردار است. با توجه به جدول ۲، در بین مدل‌های مبتنی بر داده‌های LST محصولات MOD11A1، مدل‌های H-S* و H-S** از نظر خطای کل در برآورد تابش خورشیدی، دارای مقادیر

جدول ۲. نتایج حاصل از آماره‌های اعتبارسنجی مدل‌های مورد بررسی

RMSE(mj m ⁻² d ⁻¹)	NSE	R ²	نام مدل
۲/۴۶	۰/۷۸	۰/۸۳	H-S*
۲/۶۱	۰/۷۸	۰/۸۲	H-S**
۳/۰۴	۰/۶۶	۰/۸۰	M-H*
۴/۰۹	۰/۴۷	۰/۷۹	M-H**

*پارامتر ورودی مدل داده‌های LST محصولات MOD11A1 است.

**پارامتر ورودی مدل داده‌های LST محصولات MYD11A1 است.

مدل 2 RS-M5-2 برای برآورد تابش خورشیدی در مقایسه با سایر مدل‌ها دارای عملکرد بهتری است، لیکن با توجه به این که مدل RS-M5-1 فقط مبتنی بر داده‌های دمای سطح زمین و تابش بروزنزمینی است و با توجه به نتایج مطلوب آن، برای ایستگاه‌های فاقد دستگاه اندازه‌گیری ساعت آفتابی قابل توصیه است.

ساختار مدل درختی M5 هر دو مدل تدوینی، برای تخمین تابش خورشیدی در شکل ۴ ارائه شده است. ملاحظه می‌شود که متغیره تصمیم گیری مدل‌ها با هم متفاوت است. به عبارتی، در مدل RS-M5-2، پارامتر ساعت آفتابی حداکثر به عنوان متغیره تصمیم گیری تعیین شده و بر اساس سه گزاره شرطی در مدل درختی به سه برگ متنه می‌شود، در صورتی که در RS-M5-1 این پارامتر تابش فرازمندی است که به عنوان متغیر تصمیم گیرنده تعیین شده و همانند مدل RS-M5-2 در نهایت بر اساس سه گزاره شرطی در مدل درختی به سه برگ متنه شده است.

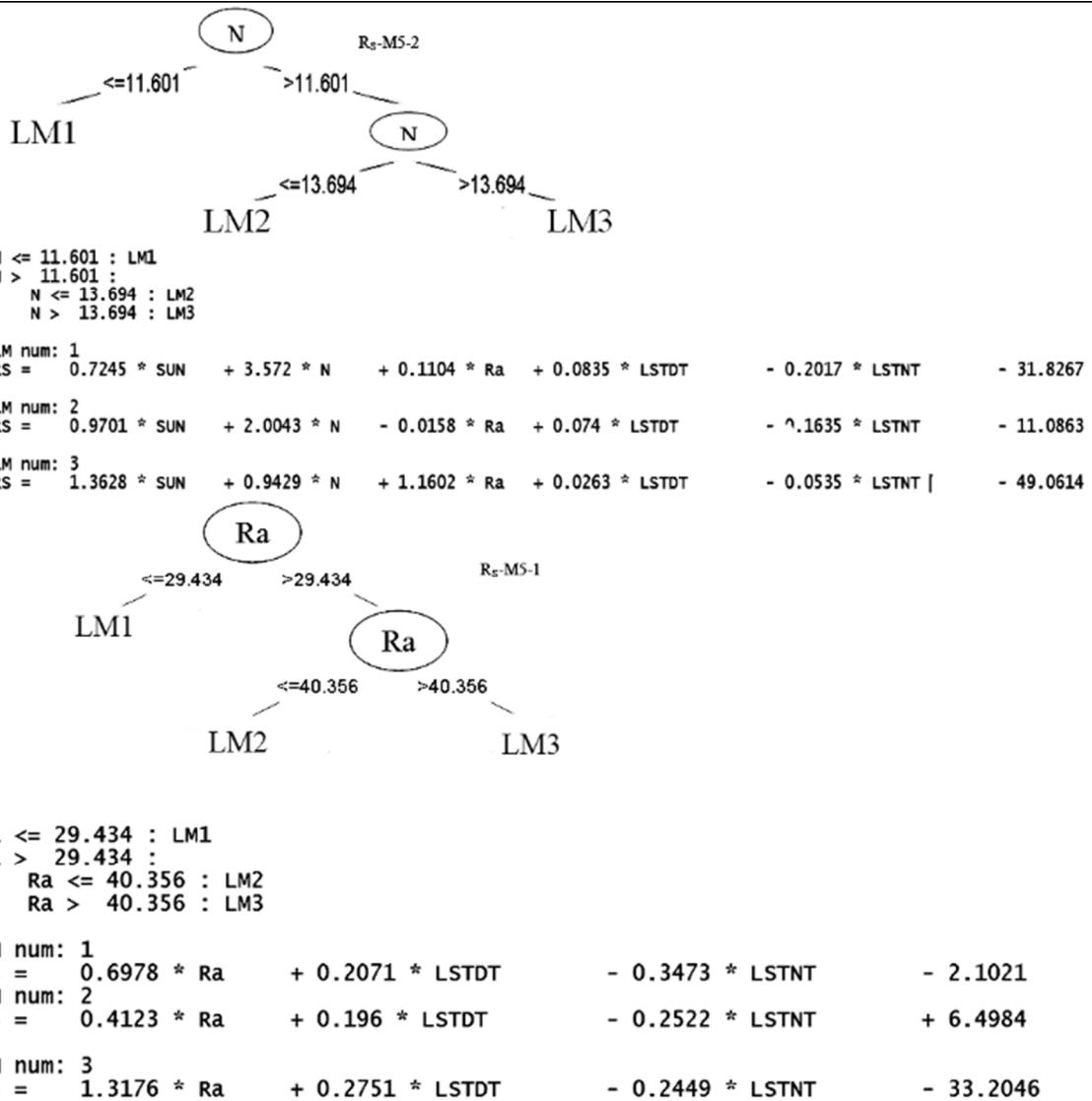
ساختار مدل RS-M5-1 یانگر آن است که اگر تابش فرازمندی، کمتر یا مساوی $29/434$ مگاژول بر مترمربع در روز باشد، مدل خطی LM1 برای تخمین تابش خورشیدی استفاده می‌شود. در غیر این صورت، گره سمت راست ساختار درختی بررسی می‌شود. در این مرحله، اگر تابش فرازمندی، کمتر یا مساوی $40/356$ مگاژول بر متر مربع در روز باشد (با حفظ شرط بزرگتر بودن تابش فرازمندی از $29/434$ مگاژول بر متر مربع در روز)، مدل خطی LM2 و در غیر این صورت (تابش فرازمندی، بزرگتر از $40/356$) از مدل خطی LM3 برای برآورد تابش خورشیدی استفاده می‌شود. به طور مشابه، این تفسیر در مورد ساختار درختی مدل RS-M5-2 صادق است.

مقایسه نتایج مدل درختی M5 و معادلات تجربی در این مرحله از پژوهش، با توجه به اینکه مدل‌های تجربی مورد بررسی، با داده ورودی LST محصولات MOD11A1 دارای دقت بالاتری بودند. لذا، به طور مشابه داده‌های ورودی اختصاص داده شده برای واسنجی و اعتبار سنجی این مدل‌ها، به عنوان ورودی مدل درختی M5 بهمنظر تخمین تابش خورشیدی استفاده شد. از سویی، چون علاوه بر پارامترهای دمای هوا و تابش فرازمندی، پارامتر ساعت آفتابی واقعی و ساعت آفتابی حداکثر را که در بین مدل‌های مبتنی بر ساعت آفتابی، بیشترین تاثیر را بر روی تابش خورشیدی دارد، به عنوان یکی دیگر از پارامترهای ورودی مدل درختی M5 استفاده شد و به عنوان دومین مدل تدوین شده با استفاده از الگوریتم M5 مورد ارزیابی قرار گرفت. ساعت آفتابی حداکثر پارامتر اندازه‌گیری نیست و در این مطالعه برای برآورد آن از روابط پیشنهادی آلن و همکاران استفاده شد (Allen et al., 1998).

مشخصات مدل‌های تدوینی با استفاده از مدل درختی M5 و نتایج حاصل از عملکرد آن‌ها در مرحله اعتبارسنجی در جدول ۳ ارائه شده است. ملاحظه می‌شود که در مقایسه نتایج مدل درختی M5 و مدل‌های تجربی، مدل‌های درختی دارای دقت مطلوب‌تری در محاسبه تابش خورشیدی هستند. به عنوان مثال، در بین مدل‌های تجربی، مدل H-S* در تخمین تابش خورشیدی دارای دقت بالاتری بوده و مقادیر NSE و RMSE برای آن به ترتیب $0/78$ و $2/46$ مگاژول بر متر مربع در روز بوده است که در مدل RS-M5-1 با متغیرها و داده‌های ورودی مشابه به ترتیب به $0/83$ و $2/22$ مگاژول بر متر مربع در روز تغییر می‌یابند. مدل RS-M5-2 که در آن از پنج پارامتر برای ورودی مدل استفاده شده است، از نظر مشخصه‌ای آماری دارای نتایج دقیق‌تری نسبت به همه مدل‌های مورد بررسی در این مطالعه است، به طوری که مقادیر شاخص-های R^2 ، NSE و RMSE برای آن به ترتیب $0/87$ ، $0/86$ و $1/98$ مگاژول بر مترمربع در روز برآورد شد. اگر چه

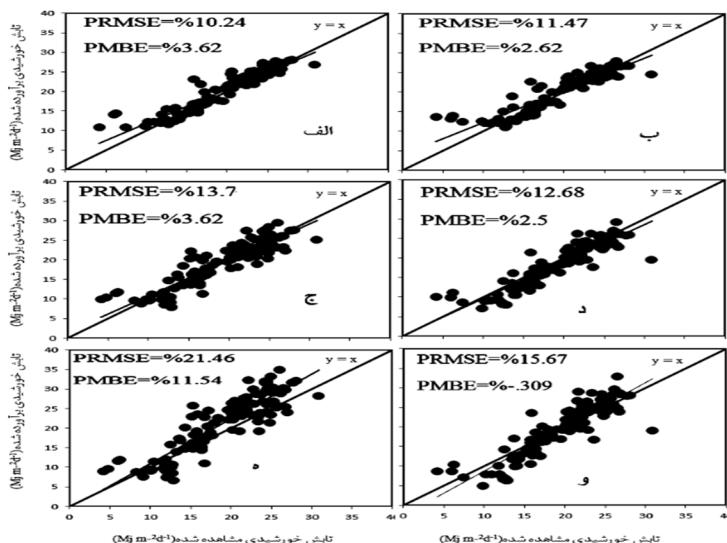
جدول ۳. مشخصات مدل‌های درختی M5 برای تخمین تابش خورشیدی و عوامل آماری حاصل از اعتبارسنجی آن‌ها

شماره مدل	نام مدل	داده‌های ورودی	آماره‌های ارزیابی		
			RMSE(mj m-2 d)	NSE	R ²
۱	R _S -M5-1	Ra,LST _{DT} ,LST _{DN} ,	۲/۲۲	۰/۸۳	۰/۸۳
۲	R _S -M5-2	Ra,n,N,LST _{DT} ,LS _{T_{DN}}	۱/۹۸	۰/۸۶	۰/۸۷

شکل ۴. ساختار مدل درختی M5 در برآورد تابش خورشیدی بر اساس مدل‌های تدوینی، به ترتیب از بالا به پایین-2, R_S-M5-1, R_S-M5-2

MOD11A1 است، در مقایسه با سایر مدل‌ها به خط ۱:۱ نزدیک‌تر است و این نشان می‌دهد که این مدل نسبت به دیگر مدل‌ها دقیق‌تر است.

نمودار پراکنش مقادیر تابش مشاهده شده و برآورده شده با استفاده از مدل‌های مورد بررسی در شکل ۵ ارائه شده است. همان‌طور که مشاهده می‌شود، معادله خطی همبستگی مدل R_S-M5-2 که مبتنی بر LST محصولات



شکل ۵. مقادیر تابش خورشیدی اندازه‌گیری شده و برآورده شده حاصل از روش‌های تجربی و مدل درختی M5

برآورده تابش خورشید استفاده کرده بودند، نشان داد که مدل هاگریوز سامانی در مقایسه با مدل محمود - هابرد دارای دقت بهتری است. همچنین، نتایج نشان داد که برای هر مدل تجربی، مدل تدوینی مبتنی برداده‌های ورودی LST محصولات MOD11A1 در مقایسه با محصولات MYD11A1، دارای عملکرد بهتری هستند. مقایسه بین مدل‌های تجربی و مدل درختی M5 با ورودی‌های مشابه، نشان داد که مدل R_s -M5-1 با مقدار $PRMSE = 11.47\%$ دارای خطای کمتری است. از میان همه مدل‌های مورد بررسی، مدل درختی R_s -M5-2 با ورودی‌های تابش فرازمنی، ساعت آفتابی واقعی و حداکثر و LST محصولات MOD11A1 با $RMSE = 11.47\%$ برابر است. مقدار $PRMSE$ برآورده تابش خورشیدی از دقت بهتری برخوردار است.

فهرست منابع

- امیری، س.، قیصری، م. و کیانی، م. ۱۳۹۱. ارزیابی کارآیی آمار بلندمدت هواشناسی در مدیریت آبیاری قطره‌ای و بارانی. مجله حفاظت منابع آب و خاک، ۲ (۱): ۱۲-۱.
- باباییان، ا.، همایی، م. و نوروزی، ع. ا. ۱۳۹۲. اشتقاء و اعتبارسنجی توابع انتقالی طیفی نقطه‌ای در گستره VIS-

مقایسه مقدار درصد میانگین خطای اریب (PMBE) بیانگر آن است که در مجموع همه مدل‌های مورد بررسی بجزء $M-H^*$ ، در برآورده تابش خورشیدی بیش برآورده است و در این راستا مدل‌های $H-S^*$ و $M-H^{**}$ به ترتیب کمترین و بیشترین بیش برآورده را دارند. درصد میانگین خطای اریب (PMBE) مدل $M-H^*$ مقداری منفی و نزدیک به صفر است و بیانگر آن است که این مدل تابش خورشیدی را به مقدار کمی کم برآورده می‌کند. مقایسه مقادیر آماره $PRMSE$ نشان می‌دهد که از نظر خطای کل برآورده تابش خورشیدی، مدل R_s -M5-2 و $M-H^{**}$ به ترتیب کمترین و بیشترین خطای برآورده را داشته‌اند. مقادیر آماره‌ی $PRMSE$ همچنین نشان می‌هد که مدل درختی R_s -M5-1 در مقایسه با دیگر مدل‌های تجربی که دارای ورودی مشابه هستند، برای تبدیل داده‌های تابش فرازمنی و LST محصولات MOD11A1 به تابش خورشیدی از دقت بهتری برخوردار است.

نتیجه‌گیری

نتایج حاصل از مقایسه مدل‌های تجربی هارگریوز - سامانی و محمود-هابرد که به جای استفاده از داده‌های دمای هوا از داده‌های LST محصولات MOD11A1 و MYD11A1 سنجنده مودیس به عنوان ورودی برای

- Qin, J., Chen, Z., Yang, K., Liang, S. and Tang, W. 2011. Estimation of monthly-mean daily global solar radiation based on MODIS and TRMM products. *Appl. Energy*, 88(7):2480-2489.
- Quinlan, J.R. 1986. Introduction of decision trees. *Machine Learning* 1: 81-106.
- Quinlan, J.R. 1992. Learning with continuous classes. Proceedings of the Fifth Australian Joint Conference on Artificial Intelligence, Hobart, Australia, 16-18 November, World Scientific, Singapore, pp. 343-348.
- Rivington M., BellocchiG, Matthews K.B. and Buchan K. 2005. Evaluation of three model estimations of solar radiation at 24 UK stations. *Agricultural and Forest Meteorology*, 132: 228-243.
- Samani, Z. 2000. Estimation solar radiation and evapotranspiration using minimum climatological data. *J. Irrig. Drain. Eng.*, 126(4):265-267.
- Ulivieri, C., Castronovo, M.M., Francioni, R. and Cardillo, A. 1994. A split window algorithm for estimating land surface temperature from satellites. *Advances in Space Research*, 14 (3): 59-65.
- Shengpan Lin, Nathan J. Moore, Joseph P. Messina, Mark H. DeVisser, Jiaping Wu. 2012 . Evaluation of estimating daily maximum and minimum air temperature with MODIS data in east Africa. *International Journal of Applied Earth Observation and Geoinformation*, 18: 128–140.
- Vancutsem, C., Ceccato, P., Dinky, T., Connor, S.J. 2010. Evaluation of MODIS land surface temperature data to estimate air temperature in different ecosystems over Africa. *Remote Sensing Environment*, 114 (2):449–465.
- Yan, H., Zhang, J.H., Hour, Y.Y., He, Y.B. 2009. Estimation of air temperature from MODIS data in east China. *Int. J. Remote Sens.*, 30 (23): 6261–6275.
- Wan, Z. 2008. New refinements and validation of the MODIS land-surface temperature/emissivity products. *Remote Sensing of Environment*, 112 (1): 59 -74.
- Wan, Z.M., Zhang, Y.L., Zhang, Q.C., and Li, Z.L. 2002. Validation of the land-surface temperature products retrieved from Terra Moderate Resolution Imaging Spectro-radiometer data. *Remote Sensing of Environment*, 83 (1):163 –180.
- Wan, Z. 1999. MODIS Land-Surface Temperature Algorithm Theoretical Basis Document (LST ATBD), Version 3.3, NASA contract NAS5-31370 (Institute for Computational Earth System Science).
- NIR-SWIR به منظور تخمین نگهداشت آب در خاک.
مجله حفاظت منابع آب و خاک, ۲ (۳): ۴۲-۴۷.
- سیمایی، ا.، همایی، م. و نوروزی، ع. ا. ۱۳۹۲. ارزیابی مدل SEBAL برای برآورد تبخیر و تعرق با استفاده از اطلاعات سنجنده‌های MODIS و TM. مجله حفاظت منابع آب و خاک, ۲ (۴): ۴۰-۴۹.
- مرادی، م. و رحیمی خوب، ع. ۱۳۹۱. برآورد تبخیر و تعرق مرجع با استفاده از تصاویر ماهواره نوا و مدل درختی M5 برای شبکه‌های آبیاری- مطالعه موردنی شبکه آبیاری قزوین. علوم و فنون کشاورزی و منابع طبیعی, علوم آب و خاک, ۴ (۱۲): ۱۲۳-۱۳۶.
- Allen, R. G., Pereira, L. S., Raes, D., & Smith, M. (1998). Crop evapotranspiration-Guidelines for computing crop water requirements-FAO Irrigation and drainage paper 56. FAO, Rome, 300, 6541.
- Angstrom, A.K. 1924 .Solar and terrestrial radiation. *Quarterly Journal of Royal Meteorological Society*, 120(50):121-126.
- Emamifar, S. Rahimikhoob, A. Noroozi,A.A. 2013. Daily mean air temperature estimation from MODIS landsurface temperature products based on M5 model tree. *International Journal of Climatology*, 33 (15):3174-3181
- Hargreaves, G. H. (1994). Simplified coefficients for estimating monthly solar radiation in North America and Europe, Dept. Paper, Dept. Biol. and Irrig. Engrg., Utah State University, Logan, Utah.
- Hargreaves, G. H. and Z. A. Samani, 1982. Estimating potential evapotranspiration. *Journal of Irrigation and Drainage Engineering*, 108: (3): 225-230.
- Maeda, E.E., D.A. Wiberg and P.K. Pellikka. 2011. Estimating reference evapotranspiration using remote sensing and empirical models in a region with limited ground data availability in Kenya. *Appl. Geography*, 31: 251-258.
- Mahmood, R., and Hubbard, K.G. 2002. Effect of time of temperature observation and estimation of daily solar radiation for the Northern Great Plains, USA. *Agron. J.*, 94: 723-733.
- Mitchell, T. M. (1997). Machine learning. 1997. Burr Ridge, IL: McGraw Hill, 45.
- Nash, J.E. and J.V. Sutcliffe. 1970. River flow forecasting through conceptual models. 1. A discussion of principles. *J. Hydrol.*, 10:282–290
- Pal, M. and S. Deswal. 2009. M5 model tree based modelling of reference evapotranspiration. *Hydrology Process*, 23: 1437–1443.



ISSN 2251-7480

Evaluating M5 model tree and two empirical models based on air temperature to estimate solar radiation, using LST in a semi-arid climate

Saeed Emamifar^{1*}, Ali Akbar Noroozi², Sadjjad Seyedi Hosseini³ and Azin Karimzad Anzabi⁴

1*) Ph.D. student, Department of Water Engineering, College of Agriculture, Ferdowsi University of Mashhad, Mashhad, Iran, Corresponding author email: aftab2277@yahoo.com

2) Assistant Professor, Soil Conservation and Watershed Management Research Institute, Tehran, Iran

3) B.Sc., Department of Water Engineering, College of Aburaihan, University of Tehran, Tehran, Iran

4) B.Sc. student, Department of Water Engineering, College of Aburaihan, University of Tehran, Tehran, Iran

Received: 28-08-2013

Accepted: 19-12-2013

Abstract

Solar radiation is one of the input parameters needed for simulation of processes associated with climate changes, hydrology and ecology. Proposed models to estimate this parameter because using the weather data from a spatial point, would also provide point estimations. In this study, two experimental models including Hargreaves - Samani and Mahmood - Hubbard that are based on air temperature data, with the input data of daily LST products MOD11A1 and MYD11A1 MODIS instead of air temperature, were used to estimate the solar radiation. The real data were obtained from Ahwaz synoptic station for 2006 and 2007. Validation results indicated that Hargreaves - Samani input MOD11A1 LST product and the model of Mahmood - Hubbard MYD11A1 products with input LST (Land Surface Temperature) have the larger and lowest accuracies in estimating solar radiation. Validation results were further indicated that Hargreaves - Samani input MOD11A1 LST product and the Mahmood - Hubbard input MYD11A1 LST product, respectively, have maximum and minimum accuracy in estimating solar radiation. For these models, R^2 and RMSE statistics were, respectively 0.83, 2.46 (mj m⁻² d⁻¹), 0.79 and 4.09 (mj m⁻² d⁻¹). The Hargreaves -Samani model by using M5 model tree models (RS-M5-1 and RS-M5-2) based on LST data of MOD11A1 MODIS products geographic variables were formulated and the outcomes were compared with results of experimental models. The results showed that compares Tree Model RS-M5-1 and experimental models with the same input, The M5 tree model has higher accuracy. In general, tree model RS-M5-2 with LST products MOD11A1 inputs, can estimate the maximum and actual sundial and extraterrestrial radiation more accurate than other models. For this model, the values of R^2 and NSE were estimated to be 0.87 and 0.86, respectively. The root mean square error for this was 10.24 percent.

Keywords: air temperature; MODIS; solar radiation