

Research Paper

Modeling Aboveground Carbon Storage of Urban Trees Using Sentinel-2 Imagery and Machine Learning Algorithms

Elham Fazeli¹, Asghar Fallah², Morteza Shabani³, and Mahya Tafazoli⁴

- 1- Ph.D. Student, Department of Forestry, Faculty of Natural Resources, Sari University of Agricultural Sciences and Natural Resources, Sari, Iran
2- Professor, Department of Forestry, Faculty of Natural Resources, Sari University of Agricultural Sciences and Natural Resources, Sari, Iran, (Corresponding author: fallaha2007@yahoo.com)
3- Ph.D., Department of Watershed Management, Faculty of Natural Resources, Sari University of Agricultural Sciences and Natural Resources, Sari, Iran
4- Assistant professor, Department of Forestry, Faculty of Natural Resources, Sari University of Agricultural Sciences and Natural Resources, Sari, Iran

Received: 02 September, 2025

Revised: 22 November, 2025

Accepted: 20 December, 2025

Extended Abstract

Background: The increasing concentration of greenhouse gases, especially carbon dioxide (CO₂), is the main driver of global warming and climate change. Urban forests, as part of green infrastructure, play a vital role in absorbing and sequestering this carbon. However, the accurate estimation of aboveground carbon storage in urban trees through traditional field methods is costly, time-consuming, and limited in scale. In contrast, the integration of remote sensing data and machine learning models provides a novel, rapid, and cost-effective approach for large-scale monitoring. The main objective of this research was to estimate the aboveground carbon storage of trees in Sari city using vegetation indices extracted from Sentinel-2 satellite images and to compare the performance of four machine learning algorithms: Random Forest (RF), Support Vector Machine (SVM), K-Nearest Neighbors (KNN), and the Generalized Linear Model (GLM). **Methods:** This study was conducted within the three urban districts of Sari city (with a total approximate area of 2970 hectares). One hundred and fifty sample plots (50 plots in each district) were collected using selective sampling (with the transect method in boulevards and with the circular sample plot method in squares). The Diameter at Breast Height (DBH) and height of all trees were measured in each plot, and their locations were recorded with GPS. Stem biomass was calculated using an allometric equation based on DBH, height, form factor (0.5), and wood density, and carbon storage was estimated by multiplying it by a factor of 0.47. A set of cloud-free Sentinel-2 satellite images (2021-2022 timeframe) was used to extract a wide range of vegetation indices, including common indices (e.g., NDVI, EVI), red-edge band-based indices (e.g., S2REP, REIP, & NDRE), and spectral transformations (e.g., TCB, TCW) on the Google Earth Engine platform. After screening variables based on multicollinearity (removing variables with Pearson's correlation > 0.8), the data were prepared for modeling. The performance of RF, SVM, KNN, and GLM models was evaluated using 10-fold cross-validation, and their accuracy was assessed with the coefficient of determination (R²), Root Mean Square Error (RMSE), and Mean Absolute Error (MAE) metrics. The relative importance of variables was also calculated for each model. All analyses were performed in the R software environment.

Results: The mean aboveground carbon storage in district one of Sari city was significantly higher than in the other two districts. The Random Forest (RF) model performed remarkably better than the other models, showing the highest accuracy and lowest error. The observed vs. predicted values plot for RF showed a close fit to the 1:1 line, and its residuals were symmetrically scattered around zero, indicating no systematic bias. Although the SVM model showed acceptable accuracy in some iterations, it was unstable and exhibited high dispersion in error metrics. The KNN and GLM models performed weaker and showed a strong tendency to underestimate higher carbon storage values. The examination of variable importance in all models indicated the key role of red-edge band-based indices. The S2REP index had the highest relative importance in predicting carbon storage across all four models. Subsequently, the REIP, NDRE, and EVI indices ranked next in importance.

Conclusion: This research demonstrated that integrating advanced spectral indices from Sentinel-2 (especially red-edge indices) with the RF machine learning algorithm provides an accurate,



stable, and efficient method for estimating and spatially monitoring aboveground carbon storage of trees in the complex and heterogeneous urban environment of Sari. The superiority of RF stems from its ability to model complex nonlinear relationships, handle outliers, and deliver generalizable results. The pivotal role of the S2REP index emphasizes the importance of spectral information related to chlorophyll content and the advanced physiological structure of trees (captured by red-edge bands) compared to conventional greenness indices for carbon storage estimation. Urban managers and planners are suggested to use this framework as an operational tool for periodic monitoring of carbon sequestration potential in green spaces, identifying strengths and weaknesses, prioritizing the protection of mature trees (such as old plane trees), and evaluating the effectiveness of green space development projects toward carbon reduction. For future studies, integrating multi-source data (such as airborne LiDAR for vertical canopy structure, Sentinel-1 radar data, and micro-scale environmental variables), developing ensemble models, and adapting the model for different tree species are recommended to increase the accuracy and reliability of estimates at the metropolitan level.

Keywords: Carbon Sequestration, Machine Learning Models, Urban Forest, Sentinel-2 Satellite

How to Cite This Article: Fazeli, E., Fallah, A., Shabani, M., & Tafazoli, M. (2026). Modeling Aboveground Carbon Storage of Urban Trees Using Sentinel-2 Imagery and Machine Learning Algorithms. *Ecol Iran For*, 14(1), 29-43. DOI: 10.61882/ifej.2026.603



مقاله پژوهشی

مدل‌سازی ذخیره کربن روی‌زمینی درختان شهری با استفاده از داده‌های Sentinel-2 و الگوریتم‌های یادگیری ماشین

الهام فاضلی^۱، اصغر فلاح^۲، مرتضی شعبانی^۳ و محیا تفضلی^۴

۱- دانشجوی دکتری، گروه جنگل‌داری، دانشکده منابع طبیعی، دانشگاه علوم کشاورزی و منابع طبیعی ساری، ساری، ایران
 ۲- استاد، گروه جنگل‌داری، دانشکده منابع طبیعی، دانشگاه علوم کشاورزی و منابع طبیعی ساری، ساری، ایران، (نویسنده مسئول: Fallaha2007@yahoo.com)
 ۳- دکتری، گروه آبخیزداری، دانشکده منابع طبیعی، دانشگاه علوم کشاورزی و منابع طبیعی ساری، ساری، ایران
 ۴- استادیار، گروه جنگل‌داری، دانشکده منابع طبیعی، دانشگاه علوم کشاورزی و منابع طبیعی ساری، ساری، ایران

تاریخ پذیرش: ۱۴۰۴/۰۹/۲۹

تاریخ ویرایش: ۱۴۰۴/۰۹/۰۱
صفحه: ۴۳ تا ۲۹

تاریخ دریافت: ۱۴۰۴/۰۶/۱۱

چکیده مبسوط

مقدمه و هدف: افزایش غلظت گازهای گلخانه‌ای به‌ویژه دی‌اکسیدکربن (CO_2)، عامل اصلی گرمایش جهانی و تغییرات اقلیمی است. جنگل‌های شهری به‌عنوان بخشی از زیرساخت سبز، نقشی حیاتی در جذب و ترسیب این کربن ایفا می‌کنند. با این حال، برآورد دقیق ذخیره کربن روی‌زمینی درختان شهری با روش‌های سنتی میدانی، پرهزینه، زمان‌بر و محدود در مقیاس است. در مقابل، تلفیق داده‌های سنجش از دور و مدل‌های یادگیری ماشین، رویکردی نوین، سریع و مقرون به‌صرفه را برای پایش در مقیاس وسیع فراهم می‌آورد. هدف اصلی این پژوهش، برآورد ذخیره کربن روی‌زمینی درختان شهر ساری با استفاده از شاخص‌های پوشش گیاهی استخراج‌شده از تصاویر ماهواره Sentinel-2 و مقایسه عملکرد چهار الگوریتم یادگیری ماشین شامل جنگل تصادفی (RF)، ماشین بردار پشتیبان (SVM)، k نزدیک‌ترین همسایه (KNN) و مدل خطی تعمیم‌یافته (GLM) بود.

مواد و روش‌ها: این مطالعه در محدوده سه منطقه شهری ساری (با مجموع مساحت تقریبی ۲۹۷۰ هکتار) انجام شد. با نمونه‌برداری انتخابی، ۱۵۰ قطعه نمونه (۵۰ قطعه در هر منطقه) برداشت گردید (در بلوارها با روش خطی و در میادین با روش قطعات نمونه دایره‌ای). در هر قطعه، قطر برابر سینه (DBH) و ارتفاع تمامی درختان اندازه‌گیری و موقعیت‌ها با GPS ثبت شدند. زی‌توده تنه با استفاده از رابطه آلومتریک مبتنی بر DBH، ارتفاع، ضریب شکل ($0/5$) و چگالی چوب محاسبه و ذخیره کربن با ضرب آن در ضریب $0/47$ برآورد شد. از مجموعه تصاویر بدون ابر ماهواره Sentinel-2 (بازه ۲۰۲۲-۲۰۲۱) برای استخراج طیف وسیعی از شاخص‌های پوشش گیاهی شامل شاخص‌های مرسوم (مانند NDVI، EVI)، شاخص‌های مبتنی بر باند Red-Edge (مانند S2REP، NDRE، REIP) و تبدیلات طیفی (مانند TCW، TCB) در پلتفرم Google Earth Engine استفاده گردید. پس از غربال‌گری متغیرها (حذف متغیرهای با همبستگی پیرسون بالاتر از $0/8$)، فرآیند مدل‌سازی انجام شد. عملکرد مدل‌های RF، SVM، KNN و GLM با استفاده از اعتبارسنجی متقاطع ۱۰-تایی ارزیابی و دقت آن‌ها با معیارهای ضریب تبیین (R^2)، جذر میانگین مربعات خطا (RMSE) و میانگین خطای مطلق (MAE) سنجیده شد. اهمیت نسبی متغیرها نیز در هر مدل محاسبه گردید. کلیه تحلیل‌ها در محیط نرم‌افزار R انجام شد.

یافته‌ها: میانگین ذخیره کربن روی‌زمینی در منطقه یک شهر ساری به‌طور معنی‌داری بیشتر از دو منطقه دیگر بود. مدل RF به‌طور چشم‌گیری از سایر مدل‌ها بهتر عمل کرد و بالاترین دقت و کمترین خطا را نشان داد. نمودار مقادیر مشاهده‌شده در مقابل پیش‌بینی‌شده برای RF تطابق نزدیکی با خط ۱:۱ داشت و باقی‌مانده‌های آن به‌طور متقارن حول صفر پراکنده بودند که نشان‌دهنده عدم سوگیری سیستماتیک بود. مدل SVM با وجود داشتن دقت قابل قبول در برخی تکرارها، ناپایدار بود و پراکندگی زیادی در معیارهای خطا نشان داد. مدل‌های KNN و GLM عملکرد ضعیف‌تری داشتند و تمایل شدیدی به کم‌برآوردی مقادیر بالای ذخیره کربن از خود نشان دادند. بررسی اهمیت متغیرها در تمامی مدل‌ها حاکی از نقش کلیدی شاخص‌های مبتنی بر باند راج بود. شاخص S2REP در تمام چهار مدل بالاترین اهمیت نسبی را در پیش‌بینی ذخیره کربن داشت. پس از آن، شاخص‌های REIP، NDRE و EVI در رتبه‌های بعدی قرار گرفتند.

نتیجه‌گیری: این پژوهش نشان می‌دهد که تلفیق شاخص‌های طیفی پیشرفته Sentinel-2 (به‌ویژه شاخص‌های مبتنی بر Red-Edge) با الگوریتم یادگیری ماشین جنگل تصادفی، روشی دقیق و کارآمد برای برآورد و پایش مکانی ذخیره کربن روی‌زمینی درختان در محیط پیچیده و ناهمگن شهری ساری است. برتری RF ناشی از توانایی آن در مدل‌سازی روابط غیرخطی پیچیده، مدیریت داده‌های پرت و ارائه نتایج با قابلیت تعمیم‌پذیری بالا است. نقش محوری شاخص S2REP، بر اهمیت اطلاعات طیفی مرتبط با محتوای کلروفیل و ساختار فیزیولوژیک پیشرفته درختان نسبت به شاخص‌های سبزی‌نگی مرسوم در برآورد ذخیره کربن تأکید دارد. به مدیران و برنامه‌ریزان شهری پیشنهاد می‌شود که از این چارچوب به‌عنوان ابزاری عملیاتی برای پایش دوره‌ای پتانسیل ترسیب کربن فضای سبز، شناسایی نقاط قوت و ضعف، اولویت‌دهی به حفاظت از درختان بالغ (مانند چنارهای کهن سال) و ارزیابی اثربخشی پروژه‌های توسعه فضای سبز در راستای کاهش کربن استفاده کنند. برای مطالعات آینده، ادغام داده‌های چندمنبعی (مانند LiDAR هوابرد برای استخراج ساختار عمودی تاج، داده‌های راداری Sentinel-1 و متغیرهای محیطی ریزمقیاس)، توسعه مدل‌های اجماعی و تطبیق مدل برای گونه‌های درختی مختلف پیشنهاد می‌گردد تا دقت و قابلیت اطمینان برآوردها در سطح کلان‌شهرها افزایش یابد.

واژه‌های کلیدی: ترسیب کربن، جنگل شهری، ماهواره Sentinel-2، مدل‌های یادگیری ماشین

مقدمه

اتمسفری و ماندگاری طولانی، نقش محوری در پدیده گرمایش جهانی ایفا می‌کند (Osabohien et al., 2019). افزایش مصرف سوخت‌های فسیلی، گسترش شهرنشینی و تخریب پوشش‌های گیاهی طبیعی، از عوامل اصلی افزایش CO_2 اتمسفری به‌شمار می‌روند (Srivastava et al., 2012). به‌ویژه در مناطق شهری، بخش حمل و نقل، انرژی مصرفی خانگی و

افزایش انتشار گازهای گلخانه‌ای در دهه‌های اخیر به‌عنوان یکی از مهم‌ترین چالش‌های زیست‌محیطی جهان شناخته می‌شود که پیامدهای آن به‌صورت افزایش دمای متوسط زمین و تغییر الگوهای اقلیمی بروز یافته است. در میان گازهای گلخانه‌ای، دی‌اکسیدکربن (CO_2) به‌دلیل سهم بالاتر در غلظت

به افزایش انتشار گازهای گلخانه ای در شهرها و نقش کلیدی زیرساخت سبز در کاهش آن، برآورد دقیق ذخیره کربن روی زمینی درختان شهری به عنوان یکی از پیش نیازهای اساسی مدیریت پایدار فضای سبز، برنامه ریزی اقلیمی و سیاست گذاری مبتنی بر شواهد علمی مطرح می شود. دستیابی به این هدف مستلزم بهره گیری از روش های کارآمد، دقیق و مقیاس پذیر برای کمی سازی ذخایر کربن در محیط های پیچیده شهری است.

روش های سنتی برآورد زی توده و ذخیره کربن روی زمینی عمدتاً مبتنی بر اندازه گیری های میدانی، برداشت نمونه و استفاده از معادلات آلومتریک هستند (Alazmani et al., 2025; Zhou et al., 2022; Hojjati et al., 2021). اگرچه این روش ها از دقت بالایی برخوردارند، اما به دلیل زمان بر بودن، هزینه بالا و محدودیت پوشش مکانی، کاربرد آن ها در مقیاس های وسیع شهری با چالش های جدی مواجه است. در مقابل، داده های سنجنش از دور به عنوان ابزاری کارآمد، امکان پایش گسترده، تکرارپذیر و غیر مخرب پوشش گیاهی را فراهم کرده اند و نقش مهمی در مطالعات مرتبط با زی توده و کربن ایفا می کنند (Wu et al., 2022). در میان سامانه های ماهواره ای، ماهواره Sentinel-2 به دلیل دسترسی آزاد به داده ها، قدرت تفکیک مکانی مناسب (۱۰ تا ۶۰ متر)، تناوب زمانی بالا و وجود باندهای Red-Edge، ظرفیت بالایی برای پایش وضعیت فیزیولوژیک و ساختار پوشش گیاهی دارد (Castillo et al., 2017). شاخص های پوشش گیاهی استخراج شده از تصاویر Sentinel-2، نظیر NDVI، EVI و شاخص های مبتنی بر Red-Edge، اطلاعات ارزشمندی را درباره سبزیگی، تراکم تاج و محتوای کلروفیل فراهم می کنند که با زی توده و ذخیره کربن روی زمینی ارتباط دارند. با این حال، رابطه بین شاخص های طیفی و ذخیره کربن غالباً پیچیده، غیر خطی و چندبعدی است و استفاده از روش های رگرسیونی کلاسیک، توانایی محدودی در مدل سازی این روابط دارد (Ali et al., 2025).

در سال های اخیر، روش های یادگیری ماشین به عنوان رویکردی نوین و قدرتمند برای مدل سازی داده های پیچیده و غیر خطی مورد توجه گسترده قرار گرفته اند. این روش ها نسبت به رویکردهای سنتی، توانایی بیشتری در شناسایی روابط چندبعدی و غیر خطی بین متغیرهای ورودی و خروجی دارند (Greener et al., 2022). الگوریتم هایی نظیر جنگل تصادفی (RF)، ماشین بردار پشتیبان (SVM)، k نزدیک ترین همسایه (Ifjd) و مدل خطی تعمیم یافته (GLM)، در مطالعات مختلف عملکرد موفقی را در پیش بینی زی توده، بیوماس و ذخیره کربن نشان داده اند (Kamer Aksoy, 2022; Mi et al., 2017; Ly et al., 2021). الگوریتم RF به عنوان یک روش یادگیری جمعی، قادر است با استفاده از مجموعه ای از درختان تصمیم، روابط غیر خطی و داده های هم بسته را با دقت بالا مدل سازی کند. در مقابل، SVM به عنوان یک روش ناپارامتری، بدون نیاز به فرض توزیع خاص داده ها، در مسائل رگرسیونی و طبقه بندی کاربرد گسترده ای دارد و دقت بالایی در پیش بینی متغیرهای زیستی نشان داده است. با وجود پیشرفت های قابل توجه در

صنایع، سهم بالایی در انتشار کربن دارند. بر اساس داده های ترازنامه انرژی ایران، حجم گازهای گلخانه ای منتشر شده در کشور روندی فزاینده دارد و پیش بینی می شود که میزان انتشار معادل حدود ۱۷۳۲ میلیون تن CO_2 تا سال ۲۰۳۰ برسد، مگر آن که سیاست های کاهش انتشار به طور جدی اجرا شوند (Shayesteh et al., 2021). همچنین طبق گزارش توسعه انسانی سازمان ملل، تولید سرانه گاز دی اکسید کربن در ایران حدود ۶/۴ تن به ازای هر نفر در سال بود (Reinaud, 2008). داده های به روزتر نیز نشان می دهد که در سال ۲۰۲۴، سرانه انتشار CO_2 در ایران به حدود ۸/۶ تن به ازای هر نفر افزایش یافته است، که شامل انتشار حاصل از سوخت های فسیلی در حمل و نقل، تولید برق و گرمایش است (Friedlingstein et al., 2024). این آمارها نشان می دهند که مناطق شهری به ویژه کلان شهرها نقش مهمی در تمرکز انتشار CO_2 دارند. اگرچه روش های مصنوعی پالایش کربن نظیر فیلترهای صنعتی توسعه یافته اند، اما این راهکارها هزینه بر هستند و از نظر اقتصادی و اجرایی، به ویژه در مقیاس وسیع، محدودیت های قابل توجهی دارند (Cannell et al., 2003). در نتیجه، توجه پژوهشگران و سیاست گذاران به راهکارهای طبیعی و مبتنی بر اکوسیستم برای کاهش غلظت CO_2 معطوف شده است.

جنگلداری شهری (Urban Forestry) یکی از رویکردهای نوین در مدیریت سرزمین در شهرهای در حال توسعه و توسعه یافته محسوب می شود که به برنامه ریزی، کاشت، حفاظت و مدیریت درختان و پوشش های چوبی در محدوده های شهری و حاشیه آن ها می پردازد (Bolund & Hunhammar, 1999). جنگل های شهری به عنوان یکی از ارکان اصلی زیرساخت سبز، شامل درختان خیابانی، پارک ها، باغ های شهری، فضاهای سبز عمومی، درختستان ها و جنگل کاری های پیرامون شهر هستند و نقش مهمی را در بهبود کیفیت زیست محیطی شهرها ایفا می کنند (Nowak & Greenfield, 2015; Butlin et al., 2012). توسعه این عناصر سبز، علاوه بر ارتقای کیفیت بصری و رفاه اجتماعی، با تأمین طیف گسترده ای از خدمات اکوسیستمی از جمله تنظیم اقلیم خرد، کاهش جزیره حرارتی شهری، تصفیه هوا، کاهش رواناب سطحی و بهبود تنوع زیستی همراه است (Bolund & Hunhammar, 1999; Nowak et al., 2013). در میان این خدمات، ترسیب و ذخیره کربن از اهمیت ویژه ای برخوردار است. درختان از طریق فرآیند فتوسنتز، دی اکسید کربن اتمسفری را جذب و آن را در قالب زی توده در بخش های مختلف شامل ریشه، تنه، شاخه و برگ ذخیره می کنند (Strohbach & Haase, 2012). از این رو، پوشش درختی شهری به عنوان یکی از مهم ترین مخازن کربن در محیط های شهری شناخته می شود و می تواند نقش مؤثری در کاهش غلظت CO_2 و تعدیل تغییرات اقلیمی در مقیاس محلی ایفا کند (Nowak et al., 2016; Nedkov et al., 2013). مطالعات نشان داده اند که حتی درختان خیابانی و فضاهای سبز کوچک مقیاس نیز سهم قابل توجهی در ذخیره کربن شهری دارند، به گونه ای که مجموع این عناصر پراکنده می تواند اثر جمعی قابل توجهی در مقیاس شهری ایجاد کند (Nowak & Greenfield, 2012). با توجه

۵۰ دقیقه عرض شمالی است. بر اساس تقسیم‌بندی شهری، ساری به سه منطقه اصلی (با مساحت‌های به ترتیب ۱۰۵۰، ۱۲۲۷ و ۶۹۳ هکتار) طبقه‌بندی می‌شود. داده‌های اقلیمی ایستگاه هواشناسی ساری میانگین بارش سالانه ۷۴۱ میلی‌متر و متوسط دمای سالانه ۸/۱۷ درجه سانتی‌گراد را نشان می‌دهند (Tafazoli *et al.*, 2020).

روش انجام پژوهش

در این پژوهش، به‌منظور برآورد ذخیره کربن روی‌زمینی درختان شهری، تعداد ۱۵۰ قطعه نمونه در محدوده شهر ساری انتخاب و پیاده‌سازی شد. استقرار قطعات به‌صورت هدفمند و با هدف دستیابی به پوشش مکانی مناسب از مهم‌ترین فضاهای دارای پوشش درختی شهری (شامل بلوارها، میادین و فضاهای سبز عمومی) انجام گرفت، به‌گونه‌ای که پراکنش نمونه‌ها نمایانگر تنوع ساختاری پوشش چوبی شهر باشد. در بلوارهای شهری، نمونه‌برداری به روش ترانسکت خطی انجام شد. به این منظور، یک ترانسکت به طول ۱۰۰ متر در امتداد محور بلوار در هر محل پیاده گردید و تمام پایه‌های درختی و درختچه‌ای واقع در محدوده تعریف‌شده ترانسکت اندازه‌گیری شدند. در میادین و فضاهای سبز متمرکز، از قطعات نمونه دایره‌ای با مساحت ۱۰۰ متر مربع (شعاع تقریبی ۵/۶۴ متر) استفاده شد و کلیه پایه‌های چوبی داخل قطعه ثبت گردیدند. در هر قطعه نمونه، تمامی گونه‌های درختی و درختچه‌ای موجود (اعم از درختان خیابانی و گونه‌های زینتی رایج شهری) مورد اندازه‌گیری قرار گرفتند. برای هر پایه، گونه، قطر برابر سینه (DBH) ارتفاع کل اندازه‌گیری شد. مختصات مرکز هر قطعه نمونه و موقعیت مکانی درختان اندازه‌گیری‌شده با استفاده از دستگاه GPS ثبت گردید. داده‌های مکانی پس از انتقال به محیط سامانه اطلاعات جغرافیایی (GIS) پردازش شدند و برای تحلیل‌های بعدی مورد استفاده قرار گرفتند.

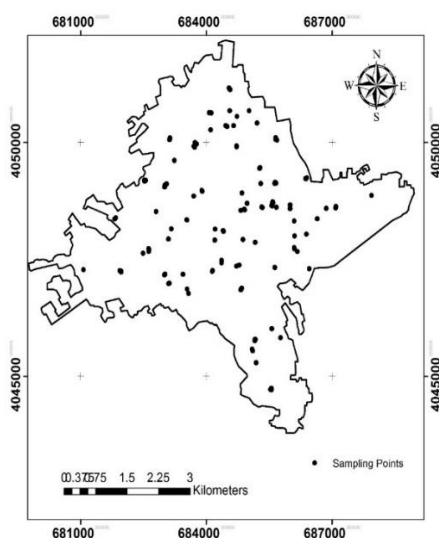
استفاده از داده‌های Sentinel-2 و مدل‌های یادگیری ماشین برای برآورد زی‌توده و کربن در اکوسیستم‌های طبیعی و کشاورزی، کاربرد این رویکردها در جنگل‌های شهری، به‌ویژه در مناطق شمال ایران با شرایط اقلیمی خاص، همچنان محدود است. بررسی هم‌زمان عملکرد چندین الگوریتم یادگیری ماشین و مقایسه توانایی آن‌ها در برآورد ذخیره کربن روی‌زمینی می‌تواند به درک بهتر روابط طیفی-زیستی و انتخاب مدل بهینه برای مدیریت شهری کمک کند.

بر این اساس، هدف اصلی این پژوهش، برآورد ذخیره کربن روی‌زمینی جنگل شهری شهرستان ساری با استفاده از شاخص‌های پوشش گیاهی استخراج‌شده از تصاویر Sentinel-2 و مدل‌های مختلف یادگیری ماشین شامل جنگل تصادفی، ماشین بردار پشتیبان، k نزدیک‌ترین همسایه و مدل خطی تعمیم‌یافته است. نوآوری این مطالعه در تلفیق داده‌های سنجش‌ازدور با الگوریتم‌های یادگیری ماشین برای ارزیابی و مقایسه عملکرد مدل‌ها در مقیاس جنگل شهری نهفته است. نتایج این پژوهش می‌تواند چارچوبی علمی و کاربردی را برای پایش کربن شهری، بهبود برنامه‌ریزی فضای سبز و پشتیبانی از تصمیم‌گیری‌های مدیریتی در راستای کاهش اثرات تغییر اقلیم فراهم آورد.

مواد و روش‌ها

منطقه مورد مطالعه

این پژوهش در محدوده شهری ساری، مرکز استان مازندران، انجام شد. شهر ساری با مساحتی حدود ۲۹۷۰ هکتار در بخشی از جلگه گسترده‌ای واقع شده است که میان دریای خزر و رشته‌کوه البرز قرار دارد. از نظر موقعیت طبیعی، این شهر در ناحیه جنوبی ساحل خزر و در مجاورت دامنه‌ها و تپه‌ماهورهای کم‌ارتفاع منتهی به البرز جای گرفته است. مختصات جغرافیایی آن بین ۵۲ درجه و ۵۶ دقیقه تا ۵۳ درجه و ۵۹ دقیقه طول شرقی و ۳۵ درجه و ۵۸ دقیقه تا ۳۵ درجه و



شکل ۱- موقعیت قطعات نمونه مورد مطالعه در شهر ساری
Figure 1. The location of studied sample plots in Sari city

برآورد زی توده و ذخیره کربن

برای برآورد زی توده تنه درختان از رابطه (۲) استفاده گردید (Vahedi & Mattagi, 2014). در این رابطه، متغیر dbh قطر در ارتفاع برابر سینه، ht ارتفاع کل، f ضریب شکل تنه و p چگالی چوب را نشان می دهند. در اغلب پژوهش های مرتبط با جنگل های طبیعی شمال ایران و نیز مطالعات مشابه در سایر مناطق، ضریب شکل درختان به طور میانگین ۰/۵ در نظر گرفته شده است (Namiranian, 2007). در نهایت، پس از محاسبه زی توده، میزان ذخیره کربن با بهره گیری از رابطه (۳) تعیین گردید. پس از محاسبه ذخیره کربن روی زمینی، ابتدا نرمال بودن و همگنی واریانس داده ها با استفاده از آزمون های کولموگروف-اسمیرنوف و لون بررسی شد. به منظور مقایسه ذخیره کربن روی زمینی بین مناطق مختلف شهر ساری از آنالیز واریانس یک طرفه و به منظور مقایسه بین گروهی از آزمون دانکن در نرم افزار SPSS Ver 26 استفاده شد.

$$\text{Biomass} = \frac{\pi}{4} dbh^2 \times h_t \times f \times \rho \quad \text{رابطه (۲)}$$

$$C_t = \text{Biomass} \times 0.47 \quad \text{رابطه (۳)}$$

تصاویر ماهواره ای Sentinel-2 و شاخص های پوشش گیاهی

در این مطالعه، از تصاویر چندطیفی ماهواره Sentinel-2 به منظور استخراج متغیرهای مرتبط با پوشش گیاهی برای برآورد ذخیره کربن روی زمینی استفاده شد. ماهواره Sentinel-2 به سنجنده چندطیفی MultiSpectral Instrument مجهز است که داده های اپتیک با قدرت تفکیک مکانی مناسب را برای پایش ساختار و وضعیت پوشش گیاهی فراهم می کند. این سنجنده شامل ۱۳ باند طیفی در محدوده مرئی، مادون قرمز نزدیک (NIR) و مادون قرمز کوتاه موج (SWIR) است که بسته به نوع باند، دارای قدرت تفکیک مکانی ۱۰، ۲۰ و ۶۰ متر است (جدول ۱). باندهای قرمز،

جدول ۱- مشخصات ماهواره Sentinel-2

Table 1. Technical specifications of the Sentinel-2 satellite imagery used in this study

هفتم مارس ۲۰۱۷ 7 March 2017	تاریخ پرتاب Launch date
Vega (Kourou)	ماهواره بر و سکوی پرتاب Satellite carrier and launch pad
۷۸۶ کیلومتر 786 Km	ارتفاع مدار Orbital height
۵ روز برای هر دو ماهواره، خورشید آهنگ days for both satellites, Sun Song ۵	دوره بازگشت Return period
۲۹۰ کیلومتر 290 Km	عرض تصویر Image width
Band 1 – Coastal aerosol, Band 2 – Blue, Band 3 – Green, Band 4 – Red, Band 5 – Vegetation Red Edge, Band 6 – Vegetation Red Edge, Band 7 – Vegetation Red Edge, Band 8 – NIR, Band 8A – Vegetation Red Edge, Band 9 – Water vapour, Band 10 – SWIR – Cirrus, Band 11 – SWIR Band 12 – SWIR	باندهای سنجنده Sensor bands
B2, B3, B4, B8: 10m B5, B6, B6, B8A, B11, B12: 20m B1, B9, B10: 60m	قدرت تفکیک مکانی Spatial resolution
۱۲ بیت 12 bits	قدرت تفکیک رادیومتری Radiometric resolution
۱-۱۸۰ نانومتر 1-180 Nanometer	قدرت تفکیک طیفی Spectral resolution

مادون قرمز نزدیک و Red-Edge از اهمیت ویژه ای در مطالعات پوشش گیاهی برخوردارند، زیرا به تغییرات مقدار کلروفیل، تراکم تاج پوشش و وضعیت فیزیولوژیک گیاهان حساس هستند. انتخاب تصاویر Sentinel-2 به دلیل قدرت تفکیک مکانی مناسب برای مطالعات مقیاس شهری، دوره بازگشت زمانی کوتاه (حدود ۵ روز) و در دسترس بودن باندهای Red-Edge انجام شد؛ باندهایی که در پژوهش های پیشین، نقش مؤثری در بهبود برآورد ویژگی های پوشش گیاهی و زیست توده نشان داده اند. به منظور کاهش اثرات فصلی، تصاویر بدون پوشش ابر مربوط به ماه مرداد مورد استفاده قرار گرفتند. در مجموع، تصاویر Sentinel-2 مربوط به بازه زمانی سال ۲۰۲۱-۲۰۲۲ میلادی (همزمان با سال برداشت نمونه میدانی) انتخاب شد که کل محدوده مورد مطالعه را پوشش می دادند. در ادامه، شاخص های پوشش گیاهی از تصاویر Sentinel-2 با استفاده از بستر Google Earth Engine استخراج گردید. بر اساس اطلاعات طیفی حاصل از تصاویر Sentinel-2، مجموعه ای از شاخص های پوشش گیاهی به منظور توصیف سبزیگی، ساختار تاج پوشش و ویژگی های مرتبط با کلروفیل گیاهان محاسبه شد. این شاخص ها شامل شاخص های متداولی مانند NDVI، EVI و DVI، شاخص های مبتنی بر باند Red-Edge (مانند NDRE، CIRE، S2REP و REIP) و همچنین شاخص های پهن باند و تبدیلات طیفی (مانند TCB، TCG و TCW) بودند. این شاخص ها با سطح برگ، تراکم تاج، محتوای کلروفیل و ساختار فیزیولوژیک پوشش گیاهی مرتبط اند. از آنجا که زی توده و ذخیره کربن روی زمینی با این ویژگی های بیوفیزیکی همبستگی دارند، از شاخص های مذکور برای مدل سازی ذخیره کربن استفاده شد. در نهایت، شاخص های استخراج شده به عنوان متغیرهای ورودی در مدل های یادگیری ماشین برای برآورد ذخیره کربن روی زمینی مورد استفاده قرار گرفتند (جدول ۲).

جدول ۲- فهرست، آمار توصیفی و علائم اختصاری متغیرهای محیطی مورد استفاده در این پژوهش

Table 2. The list, descriptive statistics, and abbreviation of environmental variables used in this study

Variables	Abbreviation	Minimum	Maximum	Mean	Std. Deviation
Normalized Difference Vegetation Index	NDVI	0.05	0.46	0.16	0.08
Green-Blue Difference Vegetation Index	GBDVI	0.08	0.42	0.16	0.07
Difference Vegetation Index	DVI	0.00	0.20	0.04	0.03
Enhanced Vegetation Index	EVI	-0.99	1.05	0.15	0.17
Modified Chlorophyll Absorption in Reflectance Index	MCARI	0.00	0.01	0.07	0.01
Sentinel-2 Red Edge Position	S2Rep	680.58	790.42	721.48	12.62
Red Edge Inflection Point	REIP	556.61	812.06	717.57	28.42
Normalized Difference Red Edge Index	NDRE	-0.04	0.03	-0.01	0.01
Canopy Chlorophyll Content Index	CCCI	-2.75	1.37	-0.04	0.43
Chlorophyll Index Red Edge	CIRE	0.03	1.33	0.26	0.21
Chlorophyll Vegetation Index	CVI	1.28	3.17	1.65	0.34
Green Leaf Index	GLI	-0.05	0.10	0.01	0.02
Green-Red Normalized Difference Vegetation Index	GRNDVI	0.06	0.44	0.16	0.08
Blue Wide Dynamic Range Vegetation Index	BWDRVI	-0.77	-0.33	-0.6	0.08
Normalized Difference Vegetation Index using Red Edge	NDVIRE	0.01	0.33	0.096	0.06
Weighted Difference Vegetation Index	WDVI	-0.09	0.13	-0.03	0.04
Tasseled Cap Brightness	TCB	0.78	1.06	0.90	0.05
Tasseled Cap Greenness	TCG	-0.20	-0.01	-0.13	0.03
Tasseled Cap Wetness	TCW	-0.02	0.09	0.04	0.019
Tasseled Cap Angle	TCA	77.91	98.03	92.82	4.07
Tasseled Cap Distance	TCD	0.82	1.12	0.95	0.05

روش مدل‌سازی

به‌منظور برآورد ذخیره کربن روی‌زمینی، از متغیرهای استخراج‌شده از شاخص‌های پوشش گیاهی به‌عنوان متغیرهای مستقل و از مقادیر اندازه‌گیری‌شده ذخیره کربن روی‌زمینی به‌عنوان متغیر وابسته استفاده شد. در این مطالعه، چهار الگوریتم مدل‌سازی شامل جنگل تصادفی (Random Forest; RF)، ماشین بردار پشتیبان (Support Vector Machine; SVM)، k نزدیک‌ترین همسایه (K-Nearest Neighbors; KNN) و مدل خطی تعمیم‌یافته (Generalized Linear Model; GLM) به‌کار گرفته شدند تا توانایی آن‌ها در پیش‌بینی ذخیره کربن روی‌زمینی مورد مقایسه قرار گیرد. پیش از مدل‌سازی، همبستگی بین متغیرهای مستقل (شاخص‌های پوشش گیاهی) با استفاده از ضریب همبستگی پیرسون بررسی شد (با استفاده از بسته نرم‌افزاری corplot در محیط نرم‌افزار R) و در مواردی که ضریب همبستگی بین دو متغیر بیش از ۰/۸ بود، یکی از آن‌ها به‌منظور کاهش هم‌خطی و جلوگیری از بیش‌برازش مدل حذف گردید. این مرحله به‌منظور افزایش پایداری مدل‌ها و بهبود تفسیرپذیری نتایج انجام شد. فرآیند آموزش و اعتبارسنجی مدل‌ها با استفاده از روش اعتبارسنجی متقاطع ۱۰ تایی (10-Fold Cross-Validation) انجام گرفت. در این روش، داده‌ها به ده بخش تقسیم شدند و در هر تکرار، یک بخش برای آزمون و سایر بخش‌ها برای آموزش مدل مورد استفاده قرار گرفتند. کلیه مدل‌ها در محیط نرم‌افزار R و با استفاده از بسته نرم‌افزاری caret پیاده‌سازی شدند. به‌منظور بهینه‌سازی عملکرد مدل‌ها، تنظیم فرایارامترها با استفاده از روش جستجوی شبکه‌ای (Grid Search) همراه با اعتبارسنجی متقابل انجام شد. در مدل جنگل تصادفی، تعداد

درختان (ntree) و تعداد متغیرهای انتخاب‌شده در هر گره انشعاب (mtry) مورد تنظیم قرار گرفت. در الگوریتم ماشین بردار پشتیبان، پارامتر جریمه (Cost) و پارامتر پهنای کرنل (sigma) بهینه‌سازی شدند. در روش نزدیک‌ترین همسایه، تعداد همسایه‌ها (k) تنظیم گردید. در نهایت، ترکیب پارامترهایی که کمترین مقدار خطای پیش‌بینی (بر اساس RMSE) را در فرآیند اعتبارسنجی متقابل ایجاد کردند، به‌عنوان پیکربندی نهایی هر مدل انتخاب شدند. در نهایت، اهمیت نسبی متغیرهای مورد مطالعه نیز با استفاده از بسته نرم‌افزاری caret در نرم‌افزار R محاسبه شد. در ادامه، به‌منظور ارزیابی دقت در مدل‌سازی از آماره‌های ضریب تبیین (R^2)، میانگین قدر مطلق خطا (Mean Absolute Error) و جذر میانگین مربعات خطا (Root Mean Square Error) استفاده شد (Chicco *et al.*, 2021; Valizadeh *et al.*, 2023).

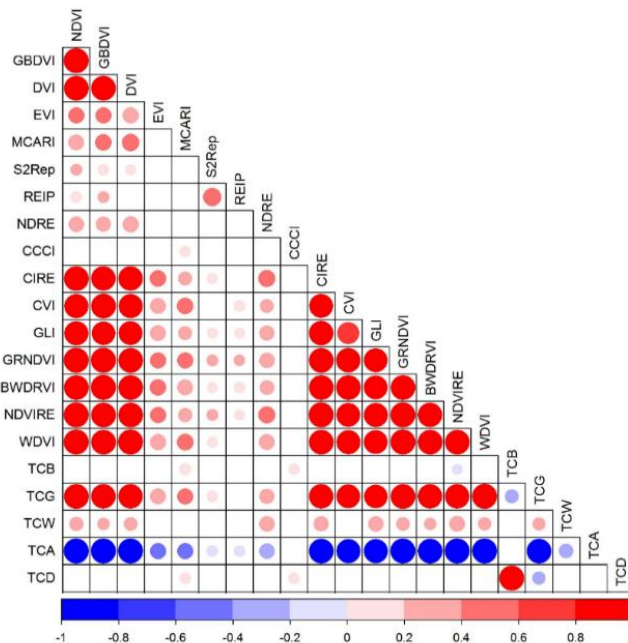
نتایج و بحث

مشخصات کمی درختان در شهر ساری

نتایج مشخصات کمی درختان شامل ارتفاع، قطر برابر سینه، سطح مقطع، حجم در هکتار و ذخیره کربن روی زمینی شهر ساری در جدول ۲ گزارش شده‌اند. پیش از مدل‌سازی، همبستگی پیرسون متغیرهای مستقل بررسی و متغیرهای با همبستگی بالا (بیشتر از ۰/۸۰) حذف شدند تا از هم‌خطی چندگانه جلوگیری شود. در نهایت، شاخص‌های گیاهی EVI، MCARI، S2Rep، REIP، NDRE، CCCI، CVI، GLI، TCB و TCW به‌عنوان متغیرهای ورودی مدل‌ها انتخاب شدند (شکل ۲).

جدول ۳- مشخصات کمی درختان در شهر ساری

مشخصه Properties	میانگین $\pm$ انحراف معیار Mean $\pm$ standard deviation
تراکم درختان (اصله در هکتار) Density (tree per hectare)	616.66 $\pm$ 97.84
ارتفاع (متر) Height (m)	5.57 $\pm$ 0.25
قطر برابر سینه (سانتی‌متر) DBH (cm)	16.08 $\pm$ 0.96
سطح مقطع (متر مربع در هکتار) Basal area (square meter per hectare)	21.64 $\pm$ 6.19
حجم (متر مکعب در هکتار) Volume (cubic meters per hectare)	138.71 $\pm$ 48.07
ذخیره کربن روی زمینی درختان (تن در هکتار) Aboveground carbon storage (T ha-1)	36.02 $\pm$ 13



شکل ۲- نتایج همبستگی پیرسون متغیرهای مورد مطالعه (رنگ‌های قرمز و آبی به ترتیب نشان‌دهنده همبستگی معنی‌دار مثبت و منفی هستند و مربع‌های خالی عدم معنی‌دار بودن همبستگی را نشان می‌دهند)

Figure 2. Pearson's correlation results of the studied variables (red and blue colors indicate significant positive and negative correlations, respectively, and blank squares indicate no significant correlation).

عملکرد مدل‌ها و اهمیت نسبی متغیرها

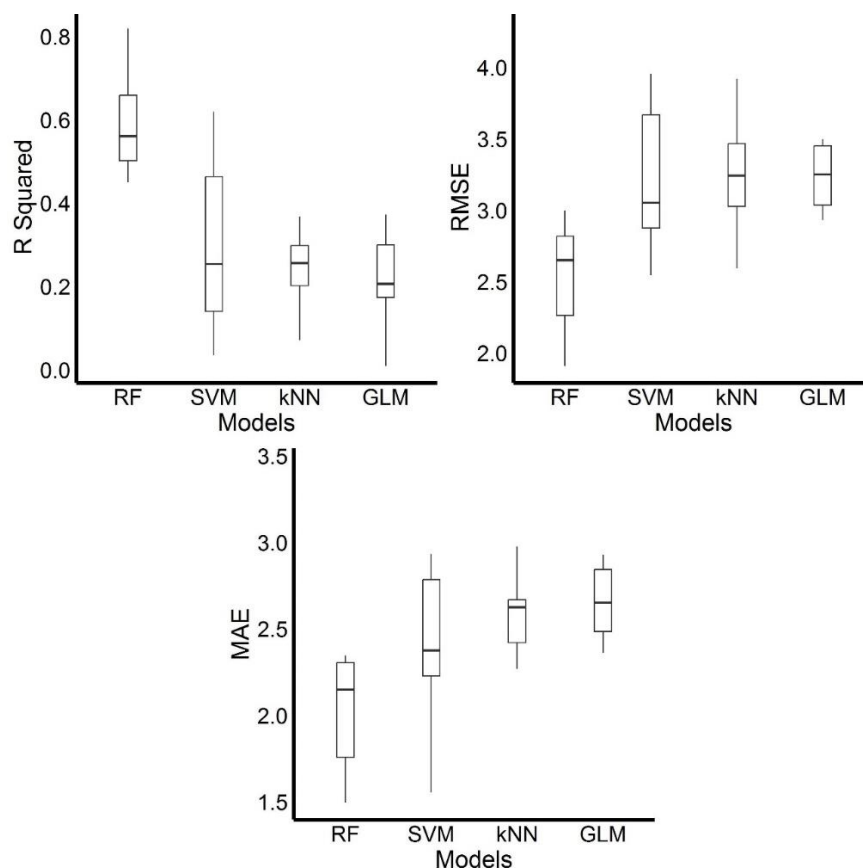
در این مطالعه، عملکرد چهار مدل یادگیری ماشین شامل RF، SVM، KNN و GLM در برآورد ذخیره کربن بالای زمینی درختان شهری در شهر ساری با استفاده از روش اعتبارسنجی متقابل ۱۰-تایی مقایسه شد. معیارهای ارزیابی شامل ضریب تعیین (R^2)، ریشه میانگین مربعات خطا (RMSE) و میانگین خطای مطلق (MAE) بودند که نتایج آنها به صورت باکس‌پلات در شکل ۳ ارائه شده‌اند. نتایج نشان دادند که مدل RF به طور کلی بهترین عملکرد را در میان مدل‌های بررسی شده از خود نشان داد. این مدل بالاترین مقادیر میان و توزیع R^2 را داشت و در مقایسه با سایر مدل‌ها، پراکندگی کمتری در مقادیر R^2 نشان داد که بیانگر پایداری نسبی عملکرد آن در داده‌های مختلف است. همچنین، RF پایین‌ترین مقادیر میان و دامنه RMSE و MAE را به دست آورد که نشان‌دهنده دقت بالاتر و خطای پیش‌بینی کمتر این مدل نسبت به سایرین

است. مدل SVM در برخی از بخش‌ها (Folds) عملکرد قابل قبولی نشان داد و در بعضی موارد حتی R^2 بالاتری نسبت به RF به دست آورد، اما پراکندگی بسیار زیاد در مقادیر R^2 ، RMSE و MAE (به ویژه در RMSE که دامنه‌ای تا بیش از ۵۰ را تجربه کرد) نشان‌دهنده ناپایداری و حساسیت بالای این مدل به تقسیم‌بندی‌های مختلف داده بود. مدل‌های KNN و GLM عملکرد ضعیف‌تری نسبت به RF و حتی SVM از خود نشان دادند. مدل KNN به طور مداوم پایین‌ترین مقادیر R^2 (اغلب نزدیک به صفر در برخی فولدها) را داشت و مقادیر RMSE و MAE آن نیز در سطوح مشابه یا بالاتر از GLM قرار گرفتند. اگرچه مدل GLM در مقایسه با KNN اندکی بهتر عمل کرد و توزیع نسبتاً متعادل‌تری را در معیارها نشان داد، اما همچنان از نظر دقت کلی (R^2 پایین‌تر و خطاهای بالاتر) در رتبه‌های بعدی قرار گرفت.

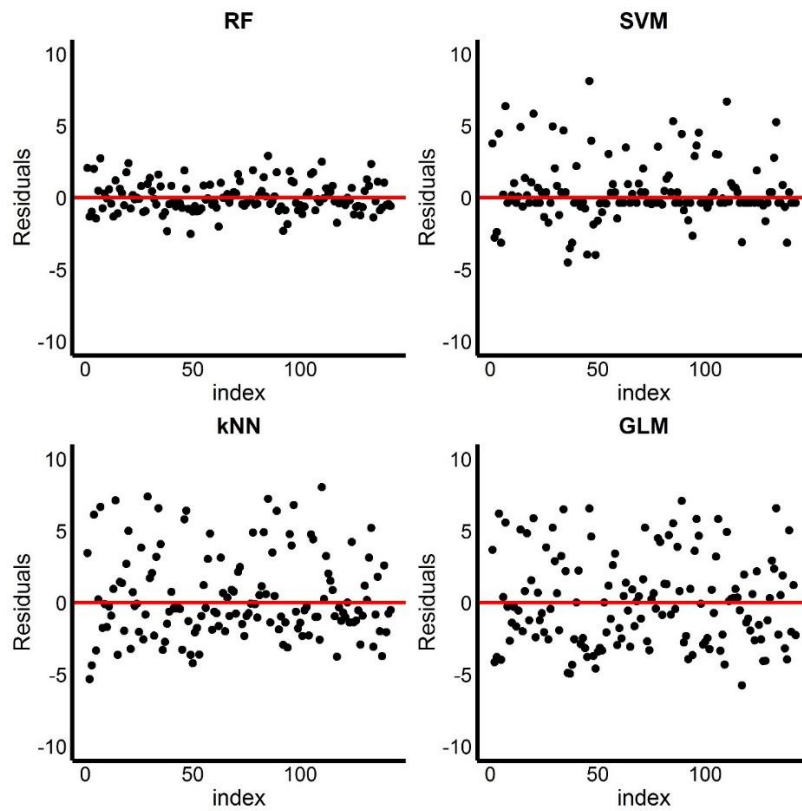
برازش‌شده شیب مناسبی دارد و به خط ۱:۱ نزدیک است. این الگو بیانگر عدم وجود بایاس سیستماتیک قابل توجه و توانایی خوب مدل در پیش‌بینی مقادیر در سراسر دامنه مشاهده‌شده است. در مقابل، مدل‌های SVM، KNN و GLM تطابق ضعیفی با خط ۱:۱ از خود نشان دادند؛ خط برازش‌شده شیب بسیار کمی دارد و تقریباً افقی است، که نشان‌دهنده تمایل شدید مدل‌ها به پیش‌بینی مقادیر پایین حتی برای نمونه‌های با مقادیر مشاهده‌شده بالا است. این رفتار حاکی از کم‌برآورد سیستماتیک شدید (underestimation) در مقادیر بزرگ‌تر و عملکرد ضعیف مدل‌ها در مدل‌سازی تغییرات بالای ذخیره کربن است. نتایج بررسی اهمیت نسبی متغیرها نشان دادند که شاخص S2Rep به‌طور مداوم بالاترین اهمیت را در تمام چهار مدل (RF، SVM، KNN و GLM) داشت (شکل ۶). در مدل (بهترین مدل)، پس از S2Rep، شاخص‌های REIP، EVI، NDRE و CCCI در رتبه‌های بعدی قرار گرفتند و اهمیت قابل توجهی (حدود ۶۰-۳۰٪) داشتند.

مدل RF بهترین توزیع باقی‌مانده‌ها را دارد؛ نقاط عمدتاً حول خط صفر پراکنده شده‌اند، و دامنه تغییرات کوچک‌تر است (شکل ۴). در مقابل، اگرچه مدل SVM در بسیاری از نقاط نزدیک به صفر باقی مانده است، اما پراکندگی بیشتری نشان می‌دهد و در برخی نمونه‌ها خطاهای بزرگ‌تر دیده می‌شوند که می‌تواند نشان‌دهنده حساسیت به نمونه‌های پرت یا ناپایداری در داده باشد. مدل‌های KNN و GLM نیز هر دو پراکندگی قابل توجهی دارند؛ در KNN نقاط پرت بیشتری مشاهده می‌شود و در GLM نیز اگرچه الگوی کلی نسبتاً متعادل‌تر از KNN به نظر می‌رسد، اما هم‌چنان مواردی از خطاهای بزرگ و عدم تقارن کامل حول صفر وجود دارند.

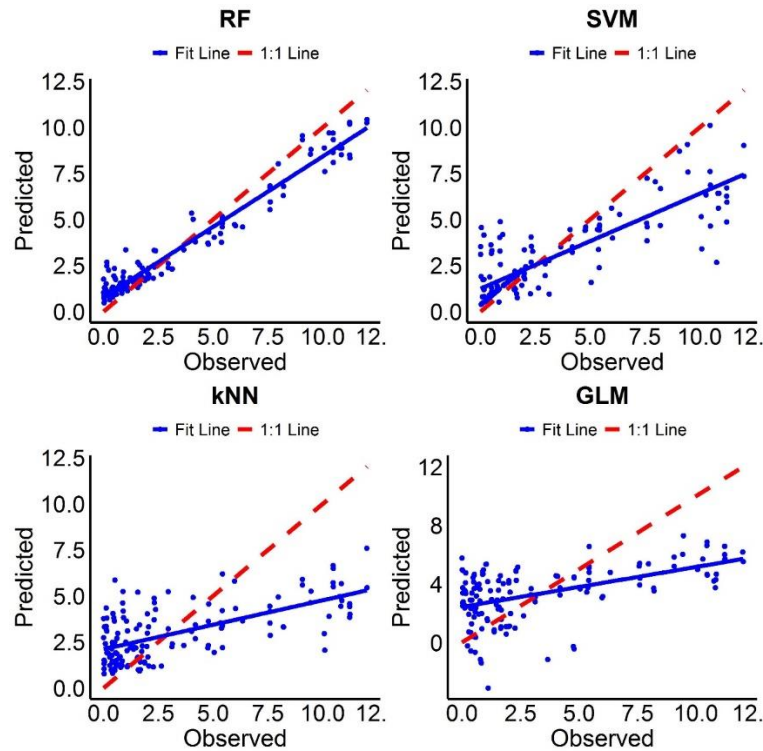
عملکرد مدل‌ها از طریق نمودارهای پراکندگی مقادیر مشاهده‌شده (Observed) در مقابل مقادیر پیش‌بینی‌شده (Predicted) ارزیابی شد (شکل ۵). خط قرمز نقطه‌چین نشان‌دهنده خط ایده‌آل ۱:۱ (یعنی پیش‌بینی کاملاً دقیق) و خط آبی پیوسته خط رگرسیون برازش‌شده (Fit Line) بر روی نقاط داده است. مدل RF بهترین تطابق را با خط ۱:۱ نشان داد؛ نقاط داده عمدتاً در دو طرف خط ایده‌آل پراکنده شده‌اند، خط



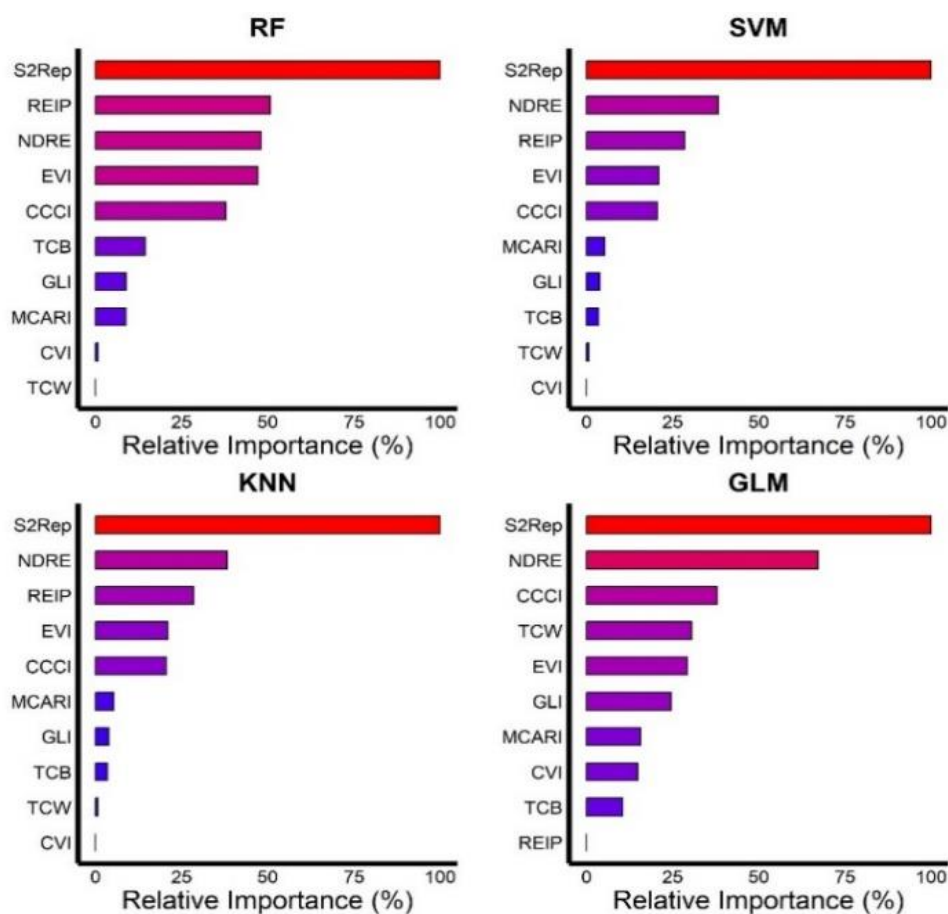
شکل ۳- مقادیر شاخص‌های ارزیابی برای مدل‌های مورد مطالعه با استفاده از روش اعتبارسنجی متقاطع
Figure 3. Evaluation metrics of the applied models using cross-validation



شکل ۴- مقادیر باقیمانده های مدل های مورد استفاده در پیش بینی ذخیره کربن روی زمینی در شهر ساری
Figure 4. Residual values of the applied models in predicting aboveground carbon storage in Sari city.



شکل ۵- مقادیر واقعی و برآوردی مدل های مورد استفاده در پیش بینی ذخیره کربن روی زمینی در شهر ساری
Figure 5. Observed versus predicted values of aboveground carbon storage obtained from the applied models in Sari city.



شکل ۶- اهمیت نسبی متغیرهای محیطی مورد بررسی برای مدل‌های مختلف (محور X اهمیت متغیرها و محور Y متغیرها هستند)
Figure 6. Relative importance of the environmental variables under study for different models (X-axis the importance of the variables and Y-axis the variables)

که پارک‌های شهری با پوشش گیاهی متراکم‌تر، توانایی بالاتری در ترسیب کربن داشتند. در پژوهش دیگری، محمودی و همکاران (Mahmoudi *et al.*, 2021) در پارک جنگلی لویزان تهران مشاهده کردند که گونه‌های مختلف درختی تأثیر متفاوتی بر ذخیره کربن داشتند و گونه‌هایی مانند کاج تهران بیشترین میزان ترسیب را نشان دادند.

در این مطالعه، مدل RF به‌طور قابل توجهی عملکرد بهتری را نسبت به مدل‌های SVM، KNN و GLM در برآورد ذخیره کربن بالای زمینی درختان شهری شهر ساری نشان داد. این برتری در معیارهای ارزیابی (بالاترین R^2 ، پایین‌ترین RMSE و MAE)، توزیع باقی‌مانده‌ها (پراکندگی کم و نزدیک به صفر بدون الگوی سیستماتیک) و نمودارهای مقادیر برآوردی در مقابل مقادیر واقعی (تطابق نزدیک‌تر با خط ۱:۱ و عدم بایاس سیستماتیک در دامنه‌های مختلف) مشهود بود. RF به‌دلیل توانایی بالای خود در مدیریت روابط غیر خطی پیچیده، مقاومت در برابر نویز و بیش‌برازش، و عملکرد خوب در داده‌های با ابعاد بالا (high-dimensional) مانند شاخص‌های گیاهی Sentinel-2 (شامل باندهای red-edge) به‌عنوان بهترین الگوریتم در این پژوهش ظاهر شد. این یافته با مطالعات متعدد در زمینه برآورد بیوماس بالای زمینی (AGB) و ذخیره کربن جنگلی هم‌خوانی دارد؛ برای مثال، در برآورد AGB جنگل‌های

در این پژوهش، میزان بالای ترسیب کربن در شهر ساری مشاهده شد که عمدتاً به حضور غالب درختان چنار کهن‌سال در فضای سبز شهری نسبت داده می‌شود. چنار به‌دلیل چگالی بالای چوب خود، ظرفیت ذخیره‌سازی کربن بیشتری نسبت به بسیاری از گونه‌های دیگر دارد (Heidarian & Ghasemi, 2020). اگرچه درختان جوان معمولاً سرعت ترسیب کربن بالاتری دارند، درختان مسن‌تر نیز در بلندمدت حجم بیشتری از کربن را به‌صورت پایدار ذخیره می‌کنند (Stephenson *et al.*, 2014). درختان از طریق فتوسنتز دی‌اکسید کربن را جذب و در بیوماس و خاک تثبیت می‌کنند. گونه‌های تندرشد در مراحل اولیه زندگی به‌دلیل سرعت بالای تولید بیوماس، کربن بیشتری را ذخیره می‌کنند (Eslamdoust & Sohrabi, 2018)، در حالی که گونه‌های کندرشد مانند چنار به‌دلیل تراکم بالای چوب، در دوره‌های طولانی‌تر پتانسیل ذخیره‌سازی بیشتری دارند (Vieira *et al.*, 2017). نتایج این مطالعه با یافته‌های پیشین هم‌خوانی دارند. برای مثال، ورامش و همکاران (Varamesh *et al.*, 2013) نشان دادند که جنگل‌کاری با گونه‌های پهن‌برگ و سوزنی‌برگ در پارک جنگلی چیتگر، ترسیب کربن خاک را به‌طور قابل توجهی افزایش داد. همچنین، قاسمی آقباش و حیدریان (Ghasemi Aghbash & Heidarian, 2020) گزارش کردند

به کارگیری الگوریتم های پیشرفته تر، به ویژه مدل های یادگیری ماشین، دقت برآورد زی توده و کربن را به طور قابل توجهی افزایش داده اند (Ali et al., 2025; Gheysarbeigi et al., 2024). وجود باندهای red-edge در Sentinel-2 امکان توصیف بهتر وضعیت فیزیولوژیک پوشش گیاهی و ساختار تاج را فراهم کرده است و موجب بهبود عملکرد مدل ها نسبت به تصاویر با تفکیک طیفی محدودتر شده است. یافته های این مطالعات، مشابه نتایج تحقیق حاضر، نشان می دهند که شاخص های گیاهی مبتنی بر باندهای مرئی، مادون قرمز نزدیک و red-edge نقش کلیدی را در پیش بینی ذخیره کربن روی زمینی ایفا می کنند. همچنین، مقایسه مدل ها در مطالعات مختلف نشان می دهد که الگوریتم های غیر خطی مانند جنگل تصادفی و ماشین بردار پشتیبان، به دلیل توانایی در مدل سازی روابط پیچیده و غیر خطی بین متغیرهای طیفی و زیستی، معمولاً عملکرد بهتری نسبت به مدل های خطی کلاسیک دارند (Peng et al., 2023; Zhou et al., 2025). با این حال، نتایج برخی مطالعات شهری و جنگل کاری (Mirrajabi et al., 2016) نشان می دهند که در مقیاس های کوچک و با ساختار پوشش گیاهی ساده تر، مدل های خطی نیز می توانند برآوردهای قابل قبولی ارائه دهند. این موضوع اهمیت انتخاب مدل متناسب با هدف مطالعه، مقیاس مکانی و پیچیدگی ساختار پوشش گیاهی را برجسته می کند.

نتایج بررسی اهمیت نسبی متغیرها نشان دادند که در همه مدل ها شاخص S2Rep دارای بالاترین اهمیت بود. شاخص S2Rep که موقعیت نقطه عطف red-edge را تخمین می زند، حساسیت بالایی را به محتوای کلروفیل، وضعیت رشد و سلامت پوشش گیاهی نشان می دهد و بنابراین بهترین پیش بینی کننده ذخیره کربن بالای زمینی درختان شهری در شهر ساری بود (Ali et al., 2022). این الگو تأیید می کند که باندهای Sentinel-2 red-edge (به ویژه شاخص های مرتبط با آن ها) نقش کلیدی را در مدل سازی روابط غیر خطی بین پوشش گیاهی و ذخیره کربن ایفا می کنند، زیرا این باندها نسبت به شاخص های سنتی (مانند NDVI) کمتر دچار اشباع (saturation) می شوند و اطلاعات دقیق تری را از محتوای کلروفیل و ساختار تاج ارائه می دهند. به طور کلی، برتری شاخص های red-edge-محور (S2Rep, REIP, NDRE) در تمام مدل ها، به ویژه در RF، با یافته های مطالعات پیشین همخوانی دارد که نشان می دهند این شاخص ها دقت برآورد بیوماس و ذخیره کربن را در محیط های جنگلی و شهری بهبود می بخشند، زیرا حساسیت بالاتری به تغییرات کلروفیل و ساختار تاج دارند و مشکل اشباع در پوشش های متراکم (مانند درختان کهن سال چنار) را کاهش می دهند (Gao et al., 2024; Wang et al., 2025).

نتیجه گیری کلی

نتایج این پژوهش نشان می دهند که استفاده از شاخص های پوشش گیاهی استخراج شده از تصاویر Sentinel-2 در ترکیب با مدل های یادگیری ماشین، رویکردی کارآمد و قابل اعتماد برای برآورد ذخیره کربن روی زمینی درختان شهری است. در

صنوبر-نراد با استفاده از داده های GEDI، RF عملکرد بهتری نسبت به SVM و KNN داشت و پیش بینی های نزدیک تری را به مقادیر واقعی ارائه کرد. همچنین، در محیط های شهری و جنگل های بازسازی شده، RF اغلب دقت مناسبی را نشان می دهد. هر چند که در برخی از پژوهش ها XGBoost یا مدل های ترکیبی برتر بودند، اما در شرایط داده های نویزی یا نمونه های محدود (مانند جنگل های شهری با تنوع گونه ای و ساختار ناهمگن)، RF تعادل خوبی بین تعمیم پذیری و دقت برقرار می کند. عملکرد بهتر مدل جنگل تصادفی (RF) را می توان به توانایی بالای آن در پردازش داده های پیچیده، شناسایی روابط غیرخطی و مدیریت داده های پرت نسبت داد. این مدل با تنظیم حداقل پارامترها پیش بینی های دقیقی ارائه می دهد (Probst et al., 2019) و با نمونه برداری تکراری و تصادفی از داده ها، از برازش بیش از حد جلوگیری می کند (Breiman, 2001; Catani et al., 2013). افزون بر این، RF قادر است تا تعاملات پیچیده بین عوامل اقلیمی، محیطی و توپوگرافی را در برازش مدل لحاظ کند و تخمین دقیقی را از اهمیت متغیرها ارائه دهد (Pecchi et al., 2019).

مدل SVM، اگرچه در روابط غیر خطی قوی است، اما در این مطالعه پراکندگی بالا در باقی مانده ها و تمایل به کم برآورد سیستماتیک (به ویژه در مقادیر بالای ذخیره کربن) را نشان داد که می تواند ناشی از حساسیت به انتخاب کرنل و نیاز به تنظیم دقیق تر پارامترها باشد. مدل KNN نیز به دلیل وابستگی به نمونه های نزدیک و ناتوانی در تعمیم به مقادیر افراطی (مانند درختان کهن سال چنار با ذخیره کربن بالا)، عملکرد ضعیف تری داشت. GLM به عنوان یک مدل خطی، روابط پیچیده غیر خطی داده های گیاهی را به خوبی مدل سازی نکرد و در رتبه پایین تر قرار گرفت. با توجه به این که این پژوهش یکی از نخستین مطالعات مدل سازی یادگیری ماشین برای برآورد ذخیره کربن درختان شهری در شهر ساری است، نتایج نشان دهنده پتانسیل بالای RF در کاربردهای عملی شهری است؛ جایی که داده های میدانی محدود، تنوع گونه ای بالا (به ویژه غالب بودن چنار کهن سال) و عوامل محیطی ناهمگن وجود دارند. این الگوریتم نه تنها دقت بالاتری را ارائه داد، بلکه پایداری بیشتری را در اعتبارسنجی متقابل ۱۰ تایی نشان داد.

نتایج این پژوهش با مطالعات پیشین در زمینه برآورد ذخیره کربن و زی توده روی زمینی با استفاده از داده های سنجنش از دور و مدل های آماری و یادگیری ماشین هم راستا است. میر رجبی و همکاران (Mirrajabi et al., 2016) در یکی از نخستین مطالعات انجام شده در جنگل کاری های شهری ایران نشان دادند که حتی با استفاده از مدل های رگرسیون خطی و تصاویر با قدرت تفکیک مکانی بالا (GeoEye-1)، شاخص های پوشش گیاهی به ویژه NDVI و باند مادون قرمز نزدیک (NIR) همبستگی قابل قبولی با ذخیره کربن روی زمینی داشتند. این نتایج بیانگر آن هستند که اطلاعات طیفی استخراج شده از تصاویر ماهواره ای می توانند به عنوان جایگزینی مناسب یا مکمل برداشت های میدانی پرهزینه و زمان بر مورد استفاده قرار گیرند. در ادامه مسیر این مطالعات، پژوهش های جدیدتر با بهره گیری از داده های Sentinel-2 و

درختان بالغ، و برنامه‌ریزی توسعه فضای سبز با هدف کاهش اثرات تغییر اقلیم کمک کنند. با این حال، پیشنهاد می‌شود که در مطالعات آینده، از داده‌های چندمنبعی نظیر LiDAR شهری، تصاویر راداری Sentinel-1، متغیرهای ساختاری و مدیریتی درختان، و همچنین مدل‌های پیشرفته‌تر یا هیبریدی (مانند XGBoost، deep learning و ensemble models) استفاده شود تا دقت برآوردها افزایش و عدم قطعیت‌ها کاهش یابند. این مسیر می‌تواند چارچوبی دقیق‌تر و عملی‌تر را برای ارزیابی پتانسیل کربن‌زدایی شهرها در مقیاس محلی و منطقه‌ای فراهم آورد.

میان مدل‌های بررسی شده، الگوریتم RF با ارائه بالاترین دقت، کمترین خطای پیش‌بینی و پایداری بیشتر در اعتبارسنجی متقابل، به عنوان مناسب‌ترین مدل برای شرایط ناهمگن جنگل‌های شهری شهر ساری شناخته شد. برتری شاخص‌های مبتنی بر باند red-edge، به‌ویژه S2Rep، REIP و NDRE، نشان‌دهنده نقش کلیدی اطلاعات طیفی مرتبط با کلروفیل و ساختار تاج در مدل‌سازی ذخیره کربن در محیط‌های شهری، به‌خصوص در حضور درختان کهن‌سال با تاج متراکم، است. یافته‌های این مطالعه از منظر کاربردی می‌توانند به مدیران شهری در پایش مکانی ذخیره کربن، اولویت‌بندی حفاظت از

References

- Alazmani, M., Hojjati, S.M., Waez-Mousavi, S.M., & Tafazoli, M. (2021). Effect of alder plantation age on soil carbon sequestration. *Forest Research and Development*, 7(2), 279-291. [In Persian]
- Ali, A., Imran, M., Ali, A., & Khan, M.A. (2022). Evaluating Sentinel-2 red edge through hyperspectral profiles for monitoring LAI & chlorophyll content of Kinnow Mandarin orchards. *Remote Sensing Applications: Society and Environment*, 26, 100719.
- Ali, H. & Mohammadi, J. (2023). Estimation of above-ground biomass of Arabdagh reforested stands, Golestan province using Sentinel-2 satellite data. *Journal of Wood and Forest Science and Technology*, 30(4), 93-110.
- Ali, J., Haoran, W., Mehmood, K., Hussain, W., Iftikhar, F., Shahzad, F., Hussain, K., Qun, Y., & Zhongkui, J. (2025). Remote sensing and integration of machine learning algorithms for above-ground biomass estimation in Larix principis-rupprechtii Mayr plantations: a case study using Sentinel-2 and Landsat-9 data in northern China. *Frontiers in Environmental Science*, 13, 1577298.
- Bolund, P., & Hunhammar, S. (1999). Ecosystem services in urban areas. *Ecological Economics*, 29(2), 293-301.
- Breiman, L. (2001). Random forests. *Machine Learning*, 45(1), 5-32.
- Cannell, M. G. R. (2003). Carbon sequestration and biomass energy offset theoretical, potential and achievable capacities globally in Europe and UK, *Biomass and Bioenergy*, 24, 97-116.
- Castillo, J. A. A., Apan, A. A., Maraseni, T. N., & Salmo III, S. G. (2017). Estimation and mapping of above-ground biomass of mangrove forests and their replacement land uses in the Philippines using Sentinel imagery. *ISPRS Journal of Photogrammetry and Remote Sensing*, 134, 70-85.
- Catani, F., Lagomarsino, D., Segoni, S. & Tofani, V. (2013). Landslide susceptibility estimation by random forests technique: sensitivity and scaling issues. *Natural Hazards and Earth System Sciences*, 13(11), 2815-2831.
- Chicco, D., Warrens, M. J., & Jurman, G. (2021). The coefficient of determination R-squared is more informative than SMAPE, MAE, MAPE, MSE and RMSE in regression analysis evaluation. *PeerJ Computer Science*, 7, e623.
- Eslamdoust, J., & Sohrabi, H. (2018). Carbon storage in biomass, litter, and soil of different native and introduced fast-growing tree plantations in the South Caspian Sea. *Journal of Forestry Research*, 29, 449-457.
- Friedlingstein, P., O'sullivan, M., Jones, M. W., Andrew, R. M., Hauck, J., Landschützer, P., ... & Zeng, J. (2024). Global carbon budget 2024. *Earth System Science Data Discussions*, 2024, 1-133. <https://doi.org/10.5194/essd-17-965-2025>, 2025.
- Gao, S., Yan, K., Liu, J., Pu, J., Zou, D., Qi, J., Mu, X. & Yan, G. (2024). Assessment of remote-sensed vegetation indices for estimating forest chlorophyll concentration. *Ecological Indicators*, 162, 112001.
- Gheysarbeigi, S., Pir Bavaghar, M. & Valipour, A. (2024.) Forest aboveground biomass estimation using satellite imagery and Random Forest regression model. *Geography and Environmental Sustainability*, 14(1), 85-100.
- Greener, J.G., Kandathil, S.M., Moffat, L. & Jones, D.T. (2022). A guide to machine learning for biologists. *Nature Reviews Molecular Cell Biology*, 23(1), 40-55.
- Heidarian, Sh., & Ghasemi Aghbash, F. (2020). Study of Carbon sequestration in trees and soil in two urban parks of Kohdasht City. *Journal of Environmental Science and Technology*, 22(1), 215-225. [In Persian]
- Hojjati, S.M., Hashemi, S.A., Hosseyni, S.M., Asadiyan, M., & Tafazoli, M. (2020). The Effect of plantation with native and exotic species on soil CO2 emissions (The case study: Darabkola forest). *Journal of Plant Ecosystem Conservation*, 8(16), 95-110. [In Persian]
- Hojjati, S. M., Tafazoli, M., Asadian, M., & Baluce, A. (2022). Estimation of carbon sequestration and forest soil respiration using machine learning models in Eastern Forests of Mazandaran Province. *Forest Research and Development*, 8(4), 371-388. [In Persian]

- Hojjati, S. M., Tafazoli, M., Imani, M., Alazmani, M., Fallah, A., & Pourmajidian, M. R. (2023b). Variation in carbon sequestration and soil properties in relation to stand age in maple and alder plantations. *Journal of Sustainable Forestry*, 42(6), 640-654.
- Kamer Aksoy, Ö. (2022). Predicting the Potential Distribution Area of the *Platanus orientalis* L. in Turkey Today and in the Future. *Sustainability*, 14(18), p11706.
- Ly, H. B., Asteris, P. G. & Pham., T. B. (2021). Accuracy assessment of extreme learning machine in predicting soil compression coefficient. *Vietnam Journal of Earth Sciences*, 42(3), 228-336.
- Mahmoudi, M., Ramezani Kakroudi, E., Banj Shafiei, A., Salehi, A., Pato, M., & Hoseinzadeh, O. (2021). The study of soil carbon storage in Lavizan Forest Park, Tehran. *Forest Research and Development*, 7(2), 327-342.
- Mi, C., Huettmann, F., Guo, Y., Han, X., & Wen, L. (2017). Why choose Random Forest to predict rare species distribution with few samples in large undersampled areas? Three Asian crane species models provide supporting evidence. *PeerJ*, 5, e2849. DOI 10.7717/peerj.2849.
- Mirrajabi, H., Oladi, J., & Mataji, A. (2016). Estimating above ground carbon storage in urban afforestation using satellite data (Case study: Chitgar Forest Park in Tehran). *Ecology of Iranian Forest*, 4(7), 35-42.
- Namiranian, M. (2007). Measurement of tree and forest biometry. Tehran University Publications, 574p. [In Persian]
- Nedkov, S., Zhiyanski, M., Nikolova, M., Gikov, A., Nikolov, P., & Todorov, L. (2016, September). Mapping of carbon storage in urban ecosystems: a Case study of Pleven District, Bulgaria. In *Proceedings, Scientific conference Geographical aspects of land use and planning under climate change*. Varshets, Bulgaria, 23, 09-25.
- Nowak, D. J., Greenfield, E. J., Hoehn, R. E., & Lapoint, E. (2013). Carbon storage and sequestration by trees in urban and community areas of the United States. *Environmental Pollution*, 178, 229-236.
- Nowak, D.J., & Crane, D.E. (2002). Carbon storage and sequestration by urban trees in the USA. *Environmental pollution*, 116(3), 381-389.
- Nowak, D.J., & Greenfield, E.J. (2012). Tree and impervious cover change in US cities. *Urban Forestry and Urban Greening*, 11(1), 21-30.
- Osabohien, R., Matthew, O., Aderounmu, U., & Olawande, T. (2019). Greenhouse gas emissions and crop production in West Africa: Examining the mitigating potential of social protection. *International Journal of Energy Economics and Policy*, 9(1), 57.
- Pecchi, M., Marchi, M., Burton, V., Giannetti, F., Moriondo, M., Bernetti, I., Bindi, M., & Chirici, G. (2019). Species distribution modelling to support forest management. A literature review. *Ecological Modelling*, 411, 108817.
- Peng, J., Zeiner, N., Parsons, D., Féret, J.B., Söderström, M., & Morel, J. (2023). Forage biomass estimation using Sentinel-2 Imagery at high latitudes. *Remote Sensing*, 15(9), 2350.
- Probst, P., Wright, M. N., & Boulesteix, A. L. (2019). Hyperparameters and tuning strategies for random forest. *Wiley Interdisciplinary Reviews: Data Mining and Knowledge Discovery*, 9(3), e1301.
- Reinaud, J., 2008. Issues behind competitiveness and carbon leakage. *Focus on Heavy Industry. Paris: IEA. IEA Information Paper*, 2.
- Shayesteh, K., Gharibi, Sh., & Attaiean, B. (2021). Estimation of greenhouse gases emissions from urban traffic: a case study of Hamadan city. *Iranian Journal of Health and Environment*, 13(4), 653-68.
- Srivastava, A. K., Gaiser, T., Paeth, H., & Ewert, F. (2012). The impact of climate change on Yam (*Dioscorea alata*) yield in the savanna zone of West Africa. *Agriculture, Ecosystems and Environment*, 153, 57-64.
- Stephenson, N. L., Das, A. J., Condit, R., Russo, S. E., Baker, P. J., Beckman, N. G., ... & Zavala, M.A. (2014). Rate of tree carbon accumulation increases continuously with tree size. *Nature*, 507(7490), 90-93.
- Strohbach, M. W., Arnold, E., & Haase, D. (2012). The carbon footprint of urban green space- A life cycle approach. *Landscape and Urban Planning*, 104(2), 220-229.
- Tafazoli, M., Attarod, P., Hojjati, S. M., & Tafazoli, M. (2020). Throughfall Chemistry of Persian Maple (*Acer velutinim*) and Turkish Pine (*Pinus brutia*) Plantations in East of Mazandaran. *Ecology of Iranian Forest*, 7(14), 39-47.
- Vahedi, A. A., & Mattagi, A. (2014). Amount of carbon sequestration distribution associated with oak tree's (*Quercus castaneifolia* CA May) bole in relation to physiographical units of Hyrcanian natural forests of Iran. *Iranian Journal of Forest and Poplar Research*, 21(4), 716-728.
- Valizadeh, E., Asadi, H., Jaafari, A., & Tafazoli, M. (2023). Machine learning prediction of tree species diversity using forest structure and environmental factors: a case study from the Hyrcanian forest, Iran. *Environmental Monitoring and Assessment*, 195(11), 1334.
- Varamesh, S., Hoseini, S. M., & Abdi, N. (2011). Estimating potential of urban forests for atmospheric carbon sequestration. *Journal of Environmental Studies*, 37(57), 113-120.
- Varamesh, S., Hosseini, S. M., & Sefidi, K. (2013). Evaluation of the amount of carbon sequestration in biomass, litter and soil of acacia and silver cedar stands around Tehran. *Journal of Environmental Science and Technology*, 16(4), 396-404.

- Vieira, S., Trumbore, S., Camargo, P. B., Selhorst, D., Chambers, J. Q., Higuchi, N., & Martinelli, L. A. (2005). Slow growth rates of Amazonian trees: consequences for carbon cycling. *Proceedings of the National Academy of Sciences*, 102(51), 18502-18507.
- Wang, X., Gan, Y., Iio, A., & Wang, Q. (2025). Using vegetation indices developed for sentinel-2 multispectral data to track spatiotemporal changes in the leaf area index of temperate deciduous forests. *Geomatics*, 5(1), 11.
- Wu, L., Wang, L., Shi, C., & Yin, D. (2022). Detecting mangrove photosynthesis with solar-induced chlorophyll fluorescence. *International Journal of Remote Sensing*, 43(3), 1037-1053.
- Zhou, H., Shariff, A. R. M., Bejo, S. K., Jahari, M., Mohd Shafri, H. Z. B., Omar, H. B., Nordin, L., Trisasonko, B., & Takeuchi, W. (2025). Estimating Mangrove Aboveground Biomass Using Sentinel-2 and ALOS-2 Imagery: A Case Study of the Matang Mangrove Reserve, Malaysia. *Forests*, 16(10), 1517.