

## مدل‌سازی خصوصیات خاک با استفاده از شبکه عصبی مصنوعی، رگرسیون چند متغیره و توابع انتقالی

مجتبی مهربانیان<sup>۱\*</sup>، روح‌الله تقی‌زاده مهرجردی<sup>۲</sup>، فرهاد دهقانی<sup>۳</sup> و کاظم زمانیان<sup>۴</sup>

<sup>۱</sup>دانشجوی کارشناسی ارشد دانشگاه تهران، <sup>۲</sup>دانشجوی دکتری دانشگاه تهران، <sup>۳</sup>عضو هیئت علمی مرکز تحقیقات کشاورزی یزد، <sup>۴</sup>دانشجوی داکتری دانشگاه تهران

### مقدمه

امروزه استفاده از داده‌های قابل اطمینان خصوصیات مختلف خاک، جهت بررسی احتیاجات مدل‌های طراحی سیستمهای کاربری اراضی، تفکیک آلودگی‌های خاکی و پیش‌بینی تخریب اراضی رو به گسترش است<sup>[۵]</sup>. اما بسیاری از این داده‌ها در اثر منابع متعدد خطأ دور از واقعیتند و به علاوه روش اندازه‌گیری سخت، زمان‌گیر و پر هزینه‌ای دارند. از این رو پژوهشگران طی سالیان اخیر تلاش‌های زیادی به منظور یافتن شیوه‌های ساده و ارزان جهت شناسایی روابطی منطقی و عملی بین خصوصیات مختلف خاک انجام داده‌اند. با توجه به مشکلات موجود در اندازه‌گیری مستقیم ویژگی‌های دیر یافت خاک از قبیل ظرفیت تبادل کاتیونی و همچنین ویژگی‌های هیدرولیکی شامل منحنی رطوبتی، نقاط رطوبتی مهم مانند نقطه پیزمندگی یا ظرفیت زراعی، نفوذ آب در خاک، هدایت هیدرولیکی و ...، روش‌های غیرمستقیم در سالیان اخیر مورد توجه قرار گرفته‌اند. تخمین خواص دیر یافت خاک با استفاده از اطلاعات زود یافت موجود خاک از قبیل بافت، وزن مخصوص ظاهری، میزان مواد آلی و ... که به وسیله معادلات رگرسیونی صورت می‌گیرد، توابع انتقالی خاک نامیده می‌شود. اخیراً تلاش‌هایی جهت به کارگیری روش‌ها و فنون جدید در مدل‌بندی چینی توابعی صورت گرفته است که میتوان برای نمونه به استفاده از شبکه‌های عصبی اشاره نمود. با توجه به اهمیت ظرفیت تبادل کاتیونی و سخت و پر هزینه بودن اندازه‌گیری مستقیم آن به ویژه در اریدی‌سول‌ها به دلیل مقادیر بالای کلسیم و گچ، هدف از این تحقیق مقایسه توابع انتقالی، رگرسیون چند متغیره و نیز بررسی کارایی شبکه عصبی مصنوعی برای تخمین ظرفیت تبادل کاتیونی خاک از طریق متغیرهای زود یافت خاک می‌باشد. در اکثر مدل‌ها، فرض شده که CEC<sup>۴۶</sup> تابع خطی از مواد آلی خاک و میزان رس خاک باشد<sup>[۳] و [۵]</sup>.

### مواد و روش‌ها

از منطقه مورد مطالعه در دشت یزد- اردکان واقع در استان یزد، ۶۰ نمونه تهیه و به آزمایشگاه منتقل شد. سپس درصد ذرات خاک، هدایت الکتریکی عصاره اشباع، واکنش خاک عصاره اشباع، کربن آلی خاک و ظرفیت تبادل کاتیونی نمونه‌های خاک از طریق روش‌های معمول آزمایشگاهی اندازه‌گیری شدند. سپس با استفاده از سه تابع انتقالی تجربی رایج بروسمَا و همکاران<sup>(۱۹۸۶)</sup> [۳]، مانریکو<sup>(۱۹۹۱)</sup> [۴] و بل و ونکولن<sup>(۱۹۹۵)</sup> [۲] و معادلات رگرسیون چند متغیره و شبکه عصبی پرسپکترون چندلایه که ۸۰ درصد از داده‌ها صرف آموزش و مابقی صرف آزمون شبکه شده بودند، اقدام به برآورد ظرفیت تبادل کاتیونی شد. پارامترهای ورودی جهت تخمین ظرفیت تبادل کاتیونی در مدل‌های مذکور، بافت خاک، کربن آلی و واکنش خاک بودند. نهایتاً نتایج پیش‌بینی ظرفیت تبادل کاتیونی مدل‌های رگرسیون چند متغیره و شبکه عصبی مصنوعی با سه تابع انتقالی تجربی نیز از طریق پارامترهای

<sup>۴۶</sup> Cation Exchange Capacity

خطای استاندارد نسبی<sup>۴۷</sup> و مجدور میانگین مربعات خطای<sup>۴۸</sup> و ضریب همبستگی<sup>۴۹</sup> مورد ارزیابی قرار گرفته شدند.

### بحث و نتایج

عملکرد مدل‌های مختلف در برآورد پارامتر ظرفیت تبادل کاتیونی در جدول یک نشان داده شده است. با توجه به این جدول ملاحظه می‌شود در کل بهترین عملکرد مربوط به شبکه عصبی می‌باشد که مقادیر ضریب همبستگی، RMSE و RSE آن به ترتیب  $0.96$ ،  $0.11$  و  $0.06$  می‌باشد که از لحاظ هر سه معیار بهتر از سایر مدل‌ها می‌باشد. بعد از شبکه عصبی که بهترین عملکرد مربوط به رگرسیون چند متغیره و بعد از آن سایر مدل‌ها رفتار متفاوتی از خود نشان داده‌اند. نتایج مدل‌های بروسما و مانریکو مشابه یکدیگر شده و مدل بل و ونکولن نسبت به این دو مدل برتری نشان می‌دهند. نتایج بدست آمده از این تحقیق با آنچه که امینی (۲۰۰۵) در برآورد ظرفیت تبادل کاتیونی در منطقه اصفهان به دست آورده همخوانی دارد. ایشان نیز نشان دادند که شبکه‌های عصبی کارائی بالاتری در برآورد ظرفیت تبادل کاتیونی خاک نسبت به سایر توابع انتقالی که به صورت خطی هستند، دارد [۱]. پاچسکی و همکاران (۱۹۹۶)، با استفاده از آماره‌های ضریب همبستگی و ریشه میانگین مربعات خطای به بررسی شبکه عصبی مصنوعی و آنالیز رگرسیون پرداختند و نتیجه گرفتند که شبکه عصبی برآورد بهتر و با خطای کمتری، بر اساس داده‌های زودیافت خاک دارد [۶].

جدول ۱- عملکرد مدل‌های مختلف در برآورد پارامتر ظرفیت تبادل کاتیونی

RMSE	R <sup>2</sup>	RSE	
۸/۰۲	۰/۵۱	۰/۷۲	بروسما و همکاران (۱۹۸۶)
۶/۵۷	۰/۵۳	۰/۶۲	مانریکو (۱۹۹۱)
۶/۵۷	۰/۵۳	۰/۶۲	بل و ونکولن (۱۹۹۵)
۴/۴۸	۰/۵۶	۰/۴۷	رگرسیون
۱/۰۶	۰/۹۶	۰/۱۱	شبکه عصبی

### منابع

- Amini M., K. C. Abbaspour., H. Khademi., N. Fathianpour., M. Afyuni and R. Schulin. 2005. Neural network models to predict cation exchange capacity in arid regions of Iran. European Journal of Soil Science.
- Bell, M. A. and H. van Keulen. 1995. Soil pedotransfer functions for four Mexican soils. Soil Science Society of America Journal, 59, 865–871.

<sup>47</sup> RSE

<sup>48</sup> RMSE

<sup>49</sup> R<sup>2</sup>

- Breeuwsma, A., Woesten, J.H.M., Vleeshouwer, J.J., van Slobbe, A.M. & Bouma, J. 1986. Derivation of land qualities to assess environmental problems from soil surveys. *Soil Science Society of America Journal*, 50, 186–190.
- Manrique, L.A., Jones, C.A. & Dyke, P.T. 1991. Predicting cationexchange capacity from soil physical and chemical properties. *Soil Science Society of America Journal*, 50, 787–794.
- McBratney, A.B., Minasny, B., Cattle, S.R. & Vervoort, R.W. 2002. From pedotransfer functions to soil inference systems. *Geoderma*, 109, 41–73.
- Pachepsky, Y.A. & Rawls, W.J. 1999. Accuracy and reliability of pedotransfer functions as affected by grouping soils. *Soil Science Society of America Journal*, 63, 1748–1757.