



بررسی تأثیر پارامترهای مختلف آبشکن محافظ بر کاهش عمق آبستنگی با استفاده از روش گروهی مدل‌سازی داده‌ها (GMDH) و برنامه‌ریزی بیان ژن (GEP)

سعید فرزین^۱, حجت کرمی^۲, رضا حاجی‌آبادی^۳, شهاب نیز^۴ و سید محمود حمزه ضیابری^۵

(saeed.farzin@semnan.ac.ir)

۱- استادیار گروه مهندسی آب و سازه‌های هیدرولیکی، دانشکده مهندسی عمران، دانشگاه سمنان، (نویسنده مسؤول)

۲- استادیار گروه مهندسی آب و سازه‌های هیدرولیکی، دانشکده مهندسی عمران، دانشگاه سمنان

۳- داشتجوی دکتری مهندسی آب، دانشکده مهندسی عمران، دانشگاه علم و صنعت، تهران

۴- داشتجوی دکتری مهندسی آب و سازه هیدرولیکی، دانشکده مهندسی عمران، دانشگاه سمنان

۵- داشتجوی دکتری سازه‌های دریایی، دانشکده علم و صنعت، تهران

تاریخ دریافت: ۹۶/۹/۶ تاریخ پذیرش: ۹۷/۸/۶

صفحه: ۲۰۳ تا ۱۹۴

چکیده

آبشکن‌ها یکی از روش‌های متداول حفاظت کناره رودخانه‌ها در برابر فرسایش می‌باشند. از مسائل مهمی که عملکرد آبشکن‌ها را مختلف می‌کند آبستنگی اطراف آن هاست. یکی از روش‌های کاهش آبستنگی آبشکن‌ها، استفاده از آبشکن محافظ است. در این مطالعه جهت نظریه اثرباره آبشکن محافظ بر آبستنگی آبشکن‌های اصلی و یافتن روابط صریح بین متغیرها از روش‌های داده‌محصور نظیر روش گروهی مدل‌سازی داده‌ها (GMDH) و برنامه‌ریزی بیان ژن (GEP) که محاسبات را در شرایط غیردقيق انجام می‌دهند استفاده شده است. با بهره‌گیری از نتایج مدل‌های آزمایشگاهی، پارامترهای مؤثر شامل زاویه آبشکن محافظ (θ)، طول آبشکن اصلی (Lf)، فاصله از آبشکن اصلی (X)، شدت جریان (U) و عدد فرود ذره (Fd) مورد بررسی قرار گرفته و از این پارامترها به عنوان متغیرهای ورودی در مدل‌های موردنظر استفاده گردیده است. نتایج بخش‌های آموزش و صحبت‌سنگی حاکی از برتری مدل GMDH نسبت به مدل GEP می‌باشد. به طوری که مقادیر RMSE و MAE در قسمت صحبت‌سنگی در مدل GMDH نسبت به مدل GEP به ترتیب از مقادیر 0.063 ± 0.086 و 0.045 ± 0.061 کاهش و مقدار NS نیز از 0.51 ± 0.75 در مدل GEP به مقدار 0.61 ± 0.45 در مدل GMDH افزایش یافته است. در ادامه با استفاده از مدل‌های GMDH و GEP و با توجه به فیزیک حاکم بر مسئله روابطی به منظور تخمین میزان کاهش عمق آبستنگی آبشکن اول پیشنهاد گردیده است. همچنین آنالیز حساسیت نشان داد که تأثیر گذارترین پارامتر در کاهش عمق آبستنگی آبشکن اول توسط آبشکن محافظ، نسبت (Lp/Lf) می‌باشد.

واژه‌های کلیدی: آبستنگی، آبشکن محافظ، آنالیز حساسیت، برنامه‌ریزی بیان ژن، روش دسته‌بندی گروهی داده‌ها

مقدمه

از جمله آن‌ها استفاده از سازه آبشکن محافظ^۱ است که طول کوتاهتری نسبت به سایر آبشکن‌ها دارد و در بالادست آبشکن اول قرار می‌گیرد. نحوه تأثیر پارامترهای مختلف آبشکن این آبشکن‌های محافظتی بر عمق آبستنگی سایر آبشکن‌ها همواره مورد توجه محققین بوده است (۱۵). در سال‌های اخیر نیز روش‌های گوناگونی به منظور بررسی این آبشکن‌ها و تأثیرات آن بر الگوی جریان و آبستنگی اطراف آن انجام شده است که سعی در ارائه روابط مناسب جهت تخمین و نحوه کاهش عمق آبستنگی داشته‌اند. تحقیقات نشان می‌دهد که با توجه به پارامترهای سرعت جریان و حداقل عمق آبستنگی، نسبت فاصله به طول آبشکن‌های نفوذپذیر در مسیر مستقیم برای آبشکن‌های مستقیم برابر سه و برای آبشکن‌های T شکل برابر چهار پیشنهاد می‌شود و همچنین انتخاب نسبت فاصله به طول بزرگ‌تر از چهار در هیچ‌یک از آبشکن‌های مستقیم و T شکل توصیه نمی‌شود. استفاده از آبشکن T شکل، به لحاظ داشتن عمق آبستنگی کمتر دماغه و پایداری سازه بر آبشکن مستقیم ارجحیت دارد (۱). بر اساس نتایج آزمایشگاهی، توزیع عرضی تنش‌های رینولدز و همچنین شدت آشفتگی در جریان اصلی مقابل میدان آبشکن‌های سری، علاوه بر لایه اختلالی عمومی، یک لایه اختلالی محلی نیز شکل می‌گیرد که نتیجه تبادل موتمم و یا جرم بین میدان آبشکن و جریان اصلی است (۱۷،۱۶).

حفظat رودخانه در برابر فرسایش و تخریب ناشی از جریان آب با استفاده از آبشکن‌ها از جمله روش‌های متداول در علم مهندسی رودخانه تلقی می‌شود. آبشکن‌ها با تبدیل شرایط هیدرولیکی و ایجاد جریان آرام، قادر فرسایشی آب و توان حمل مواد رسوبی را کاهش داده و زمینه مساعدی برای رسوب‌گذاری و تثبیت کناره‌ها فراهم می‌آورند. از دیدگاه کلی آبشکن‌ها در دو گروه عمدۀ شامل آبشکن باز و بسته طبقه‌بندی می‌شوند. آبشکن‌های بسته یا نفوذناپذیر از جمله سازه‌های حفاظتی می‌باشند که برای دور ساختن جریان از ساحل و حواشی آسیب‌پذیر رودخانه می‌توان از آن‌ها استفاده نمود. در این نوع سازه‌ها سرعت جریان آب در میدان آبشکن تقلیل یافته و با ترسیب مواد رسوبی شرایط لازم پایداری در امتداد کناره‌ها فراهم می‌گردد. آبشکن‌های باز یا نفوذناپذیر نوع دیگری از سازه‌های حفاظتی هستند که معمولاً برای رودخانه‌هایی که دارای بار معلق زیاد می‌باشند کاربرد دارند و عبور جریان از خلل و فرج بدنه آبشکن، باعث کاهش فشار آب در سمت بالادست آبشکن می‌شود (۵).

آبشکن‌ها معمولاً به صورت سری و چندتایی ساخته می‌شوند و عموماً آبشکن اول به دلیل برخورد سریع جریان در معرض فرسایش و آبستنگی شدیدتری قرار دارد. روش‌های گوناگونی برای کنترل این فرسایش و آبستنگی وجود دارد که

که نتایج آن‌ها نشان‌دهنده اثر مثبت آبشنکن بر روی آبشتستگی و رسوب بوده است. لودهی و همکاران (۱۷)، در آزمایشگاه هیدرولیک موسسه تکنولوژی هندستان تأثیر چسبندگی در اطراف آبشنکن در خاک مخلوط رس، شن و ماسه را مورد بررسی قرار دادند و روابطی برای ارزیابی عمق آبشتستگی در دماغه و پی آبشنکن مستغرق در رسوبات مخلوط منسجم ارائه دادند.

برخی از محققین نیز به منظور تخمین عمق آبشتستگی اطراف آبشنکن‌ها و ارائه روابط ریاضی کاربردی از مدل‌های هوشمند استفاده کردند و نتایج این مطالعات دقت این روش‌ها در تخمین عمق آبشتستگی را اثبات کرده است. اقبالی و همکاران، روند توسعه زمانی ابعاد حفره آبشتستگی اطراف آبشنکن بالدار را با استفاده از برنامه‌ریزی بیان ژن موربد بررسی قراردادند و نتایج آن را با داده‌های آزمایشگاهی مورد مقایسه قراردادند، آن‌ها با استفاده از فنون آنالیز ابعادی پارامترهای بی بعد مستقل را استخراج و از آن‌ها به عنوان رودهای مدل استفاده کردند، بررسی نتایج آن‌ها نشان داد که برنامه‌ریزی بیان ژن به خوبی روند توسعه زمانی عمق و ابعاد حفره آبشتستگی را مدل می‌کند (۸). همچنین پیرامون پیش‌بینی عملکردهای هیدرولیکی با استفاده از شبکه‌های عصبی مطالعاتی انجام‌شده است که در ادامه به آن اشاره خواهد شد.

در تحقیقات اخیر، بار معلق در سیستم رودخانه‌ای با استفاده از روش GMDH برآورد شد. مقایسه نتایج حاصل از این برآورد با سایر الگوریتم‌ها مانند شبکه‌های عصبی، نروفازی و برنامه‌ریزی ژنتیک خطی نشان داد که روش GMDH نسبت به سایر روش‌ها قابلیت بالاتری برای پیش‌بینی و شبیه‌سازی انتقال رسوب در رودخانه‌ها دارد (۹). رفعت و همکاران (۲۳)، دقت و کاربرد روش GMDH را در تخمین عمق آبشتستگی پایه پل و خط لوله بررسی کردند که درنهایت با توجه به پارامترهای موردنظر در هر دو حالت به این نتیجه رسیدند که روش GMDH در تخمین عمق آبشتستگی خط لوله از دقت بیشتری برخوردار است. حسین‌زاده و همکاران (۱۱) از شبکه عصبی GMDH جهت مدل‌سازی رابطه دبی- اشل رودخانه اسکویلکیل^۱ استفاده کردند و درنهایت نتیجه گرفتند که این روش نسبت به سایر روش‌های هوشمند دارای دقت بالاتری می‌باشد. نجف‌زاده و همکاران (۱۹) از روش GMDH برای پیش‌بینی عمق آبشتستگی اطراف پایه پل در خاک چسبندگی استفاده کردند و نهایتاً بیان کردند که این روش نسبت به معادلات سنتی سیار موفق‌تر عمل می‌کند و از این روش به عنوان یک فن جدید در محاسبات نرم جهت پیش‌بینی عمق آبشتستگی اطراف پایه پل در خاک‌های منسجم یاد کردند. در پژوهش پورنعت و همکاران (۲۲)، فرآیند بارش-رواناب در حوزه آبخیز پلرود نیز با استفاده از روش GMDH و شبکه‌های عصبی مصنوعی ANN مدل‌سازی شد. نتایج این تحقیق نشان داد که هر دو روش توانایی بالایی در تحلیل روابط پیچیده بین متغیرها جهت پیش‌بینی رواناب روزانه دارند. اما عملکرد روش GMDH بهتر بوده است. امروزه استفاده از روش‌های هوشمند نظریه برنامه‌ریزی بیان ژن و روش گروهی مدل‌سازی

ژانگ و همکاران (۲۸) آبشتستگی محلی اطراف آبشنکن در جریان آشفته را مورد آزمایش و شبیه‌سازی قراردادند و نهایتاً به تطبیق بالایی در نتایج آزمایشگاهی و عددی رسیدند. کرمی (۱۵)، در آزمایشگاه دانشگاه امیرکبیر جهت کاهش عمق آبشتستگی آبشنکن‌های سری از یک آبشنکن محافظ در بالادست استفاده کرد و نتایج آنان نشان داد در شرایطی که آبشنکن محافظ به درستی طراحی شود قادر خواهد بود تا متوسط حداکثر عمق آبشتستگی را در آبشنکن‌های سری کاهش دهد و همچنین پارامترهای ابعادی را جهت طراحی بهینه آبشنکن محافظ ارائه کرد. همچنین کرمی و همکاران (۲۳) حداکثر عمق آبشتستگی با توجه به تغییرات زمانی را در اطراف آبشنکن‌های سری بررسی کردند و نتایج آنان نشان داد که ۷۰ تا ۹۰ درصد عمق تعادلی آبشتستگی (عمقی که تغییرات بستر کمتر از ۱ میلی‌متر برای ۲ ساعت آزمایش است (۸)) در ۲۰ درصد اولیه کل زمان آبشتستگی اتفاق می‌افتد. نیز و همکاران (۲۰) در پژوهشی آزمایشگاهی، تأثیر آبشنکن‌های سری ساده، T و L شکل در کanal مستقیم بر تغییرات زمانی آبشتستگی اطراف آن‌ها مورد بررسی، مقایسه و تحلیل قرار دادند. نتایج ایشان نشان داد که، آبشنکن T شکل در ۱۰٪ اولیه زمان آبشتستگی به بیش از ۹۰٪ آبشتستگی تعادلی می‌رسد. برای آبشنکن ساده و L شکل در ۱۵٪ اولیه زمان آبشتستگی، این مقدار، بیش از ۸۰٪ است.

بختیاری و همکاران (۲) جهت حفاظت از سواحل قوسی شکل از ریپ‌رپ و آبشنکن استفاده کردند و بیان داشتند که در کلیه حالات استفاده از طول‌های مختلف آبشنکن، کارگذاری ریپ‌رپ موجب افزایش پایداری آبشنکن می‌شود. همچنین نتایج آنان نشان داد با افزایش طول آبشنکن، پایداری ریپ‌رپ و آبشنکن کاهش می‌یابد. در تحقیق کرمزاده و همکاران (۱۲) بر روی تأثیر زاویه دماغه آبشنکن T شکل بر پایداری ریپ‌رپ محافظ و آبشنکن، مشخص شد که با افزایش زاویه دماغه آبشنکن، عدد فرود جریان و پایداری ریپ‌رپ کاهش می‌یابد. پاندی و همکاران (۲۱) به بررسی و محاسبه حداکثر عمق آبشتستگی اطراف آبشنکن پرداختند و نهایتاً سه رابطه جدید جهت محاسبه حداکثر عمق و طول آبشتستگی در بالادست و پایین دست ارائه دادند و بیان کردند که این روابط از سایر روابط موجود بهتر هستند. سادات و همکاران (۲۴) به بررسی فاصله بهینه بین گروه شمع‌ها و آبشنکن جهت کاهش آبشتستگی پرداختند و بیان کردند که حجم و عمق آبشتستگی و قی فاصله از صفر به چهار برابر طول آبشنکن تغییر می‌یابد؛ کاهش‌یافته و همچنین سرعت جریان در دماغه آبشنکن حداکثر خواهد بود. بختیاری و همکاران (۳) جهت محافظت از آبشنکن T شکل در قوس، از ریپ‌رپ تحت شرایط مختلفی از آبشنکن استفاده کردند و نهایتاً به این نتیجه رسیدند که افزایش در طول و همچنین فاصله طولی آبشنکن‌ها موجب کاهش پایداری آبشنکن‌ها در قوس می‌گردد.

لی و همکاران (۱۶)، اثر آبشنکن نفوذپذیر را بر روی رسوب و آبشتستگی مطالعه کردند و میانگین سرعت جریان و ارتفاع رسوب در مقطع بالادست و پایین دست آبشنکن و حداکثر عمق آبشتستگی در نوک آبشنکن را اندازه‌گیری کردند

شبکه عصبی چندجمله‌ای GMDH یک مدل خود تنظیم کننده است که توانایی پیش‌بینی و تشخیص دارد (۲۷). آموزش شبکه عصبی GMDH بر اساس مدل‌های چندجمله‌ای و حداقل کردن خطای مقادیر مشاهداتی و محاسباتی صورت می‌پذیرد. هدف از این روش یافتن یکتابع تخمین‌گر \hat{f} است که می‌تواند برای یک مجموعه از ورودی‌ها $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ مورداستفاده قرار گیرد (رابطه ۱) به طوری که خطای بین مقادیر تخمین زده شده (\hat{y}) توسط این تابع و مقادیر واقعی (y) حداقل گردد. شکل ۱ نحوه کارکرد این نوع شبکه را نشان می‌دهد. بنابراین با در نظر گرفتن یک مجموعه ورودی M عضوی که هر عضو از مجموعه دارای n پارامتر ورودی و یک خروجی است خواهیم داشت:

$$(1) \quad y_i = f(x_{i1}, x_{i2}, x_{i3}, \dots, x_{in}) \quad (i = 1, 2, \dots, M)$$

رابطه میان متغیرهای ورودی و خروجی را می‌توان بر اساس رابطه (۲) نشان داد. رابطه (۲) به صورت سری زیر بیان می‌گردد:

$$(2)$$

$$\begin{aligned} y &= w_0 + \sum_{i=1}^n w_i x_i + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n w_{ij} x_i x_j \\ &\quad + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^n w_{ijk} x_i x_j x_k + \dots \end{aligned}$$

که رابطه (۲) با نام چندجمله‌ای Kolmogorov-Gabor شناخته می‌شود. در این مطالعه از شکل چندجمله‌ای درجه دوم و دو متغیره Kolmogorov-Gabor به صورت رابطه (۳) استفاده شده است.

$$(3) \quad \hat{y} = G(x_i, x_j) = w_0 + w_1 x_i + w_2 x_j + w_3 x_i x_j + w_4 x_i^2 + w_5 x_j^2$$

در رابطه (۲) و (۳)، پارامترهای w ضرایب وزنی معادله هستند که بر اساس فن‌های رگرسیونی و حداقل کردن خطای مقادیر محاسباتی توسط شبکه عصبی GMDH و مقادیر مشاهداتی تعیین می‌گردند. به منظور تعیین ضرایب وزنی رابطه (۳) در هر نمون می‌توان از روش حداقل مربعات استفاده نمود (رابطه ۴). بدین منظور که با حداقل کردن رابطه (۴) می‌توان به مقادیر بهینه ضرایب وزنی موجود در رابطه (۳) دست یافت.

$$(4)$$

$$E = \frac{\sum_{i=1}^M [y_i - G_i]^2}{M} \quad @\min$$

در رابطه (۴)، y مقدار داده مشاهداتی، G مقدار داده محاسباتی، M تعداد عضو مجموعه ورودی، E میزان خطا است.

داده‌ها که مدل‌های موردنظر در این تحقیق می‌باشند در بسیاری از پدیده‌ها و مسائل مهندسی آب موردتوجه محققین قرار گرفته است. این روش‌ها می‌توانند با استفاده از ورودی‌های مناسب و منطبق با فیزیک مسئله آموزش داده شوند و سپس به عنوان یک مدل برای شبیه‌سازی آن مسئله مورد استفاده قرار بگیرند.

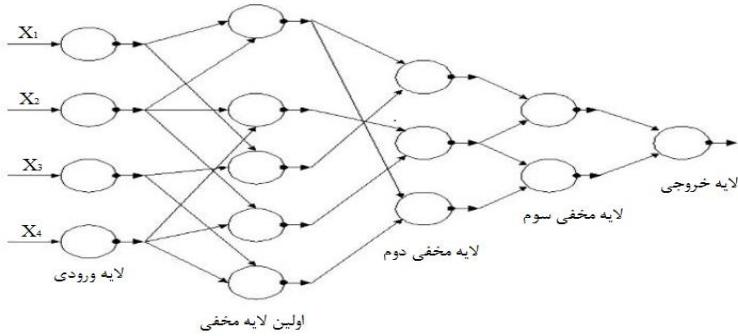
با توجه به مطالعات و بررسی‌های انجام‌شده، مطالعات جامع و قابل توجهی در مورد اثر پارامترهای آبشکن‌های محافظه بر کاهش عمق آبستگی دیگر آبشکن‌ها انجام نپذیرفته است. در این تحقیق سعی شده است با استفاده دو مدل هوشمند روش گروهی مدل سازی داده‌ها (GMDH) و برنامه‌ریزی بیان ژن (GEP) نحوه تأثیر پارامترهای مختلف آبشکن‌های محافظه‌ای بر کاهش عمق آبستگی سایر آبشکن‌ها مورد بررسی قرار گیرد و در نهایت روابط دقیقی جهت تخمین کاهش عمق آبستگی با توجه به پارامترهای آبشکن محافظه‌ای استخراج گردد. علاوه بر آن، به منظور پی بردن به انتساب روابط ارائه شده با فیزیک مسئله، نتایج مدل‌ها مورد تحلیل قرار می‌گیرند و اهمیت و نحوه عملکرد پارامترهای موجود در روابط ارائه شده توسط هر مدل مشخص می‌شود.

مواد و روش‌ها

در تحقیق حاضر از داده‌های آزمایشگاهی کرمی که در فلومی به طول ۱۴ متر و عرض و عمق ۱ متر در آزمایشگاه دانشگاه صنعتی امیرکبیر انجام گرفته است جهت بررسی و تحلیل استفاده شد. آبشکن‌ها به صورت سری و با فاصله ۲L از یکدیگر نصب شدند (L طول آبشکن) و آزمایش‌ها در شرایط $1 < U/Ucr < 5g$ و برای رسوبات با دانه‌بندی یکنواخت ۱.۴ آبستگی آبشکن‌ها، زاویه آبشکن محافظه نسبت به جهت جریان (θ)، طول آبشکن محافظه (L_p)، طول آبشکن‌های اصلی (L_f ، فاصله از آبشکن اول (X)، شدت جریان (U/Ucr) و عدد فرود ذره (F_d) می‌باشد که همواره مورد توجه محققین بوده‌اند که در تحقیق کرمی و همکاران بهینه‌سازی شده‌اند (۱۰). لذا در این پژوهش روش‌های هوشمند نظری روش گروهی مدل سازی داده‌ها و روش برنامه‌ریزی بیان ژن جهت شبیه‌سازی و بررسی پارامترهای ذکر شده استفاده گردید تا تخمین میزان کاهش عمق آبستگی نسبت به هریک از این مشخصه‌ها بررسی شود.

روش گروهی مدل سازی داده‌ها

این روش به عنوان شبکه عصبی چندجمله‌ای نیز نامیده می‌شود در سال ۱۹۶۶ توسط ایوانخنکو به صورت یک چندجمله‌ای بسیط با مراتب بالا معرفی گردیده است. درواقع روش گروهی مدل سازی داده‌ها (GMDH) یکی از روش‌های مدل سازی و رگرسیون خطی است که با استفاده از توابع چندجمله‌ای قادر به ساختن مدل‌های پیچیده می‌باشد. در این روش مهم‌ترین پارامترها شامل تعداد لایه‌ها، تعداد نمون‌ها در لایه‌های میانی و توپوگرافی بهینه شبکه توسط خود الگوریتم و در طی اجرای آن تعیین می‌گردد؛ بنابراین می‌توان گفت



شکل ۱- نحوه کار کرد شبکه عصبی چند جمله‌ای GMDH

تغییرات و مقدار این پارامترها، به عنوان خروجی بوده است.
معیارهای ارزیابی دقت مدل
برای ارزیابی مدل بهینه از سه معیار خطای استفاده گردیده
است:
میانگین خطای مطلق:

$$MAE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |O_i - P_i| \quad (8)$$

ریشه میانگین مربعات خطأ:

$$E = \frac{\sum_{i=1}^M [y_i - G_i]^2}{M} \quad \text{min}$$

در این روابط n_i : تعداد داده‌ها، O_i : مقدار مشاهده شده، P_i : مقدار پیش‌بینی شده، \bar{O} : میانگین داده‌های مشاهداتی است.

نتایج و بحث

هدف از این تحقیق پی بردن به تأثیرات پارامترهای مختلف مربوط به آشکن‌ها محافظه در کاهش عمق آبشنستگی آشکن اول (R_{sd}) است (شکل ۲). برای این منظور ابتدا پارامترهای تأثیرگذار مشخص گردیده است و پس از بی‌بعد کردن، برای متسازی، استفاده گردیده‌اند.

به منظور ارزیابی مدل‌های هشتاد درصد داده‌های آزمایشگاهی برای فرآیند آموزش و بیست درصد باقیمانده برای صحبت‌سنگی نتایج در نظر گرفته شده است. تقسیم‌بندی داده‌های آموزش و صحبت سنگی به صورت کاملاً تصادفی انجام گردیده است. جدول ۱ برای هر مدل نتایج و پارامترهای ارزیابی را به طور جداگانه در بخش‌های آموزش و صحبت‌سنگی نمایش می‌دهد. نتایج جدول ۱ نشان می‌دهد که هرچند مبنای هر دو مدل را ائمه یک رابطه ریاضی بر اساس حداقل کردن خطای بین مقادیر مشاهداتی و پیش‌بینی شده است اما مدل GMDH دارای برتری محسوسی نسبت به مدل GEP در هر دو بخش آموزش و صحبت سنگی می‌باشد.

برنامه‌ریزی بیان ژن

برنامه‌ریزی بیان ژن (GEP) اولین بار توسط فریرا در سال ۱۹۹۹ معرفی گردید. برنامه‌ریزی بیان ژن شبیه به الگوریتم ژنتیک^۱ (GA) و برنامه‌ریزی ژنتیک^۲ (GP) است. به این دلیل شبیه به الگوریتم ژنتیک است زیرا هر دو از جمیعت افراد استفاده می‌کنند و افراد این جمیعت را بر اساس توانای برآش انتخاب می‌کنند و با استفاده از یک یا چند اپراتور تنوع ژنتیکی افراد جمیعت را تأمین می‌کنند. تفاوت اساسی بین این سه الگوریتم در ماهیت افراد جمیعت نهفته شده است. در الگوریتم ژنتیک افراد به صورت رشته خطی با طول ثابت (کروموزوم‌ها) می‌باشند و در برنامه‌ریزی ژنتیک افراد به صورت نهادهای غیرخطی با اندازه و اشکال مختلف می‌باشند اما در برنامه‌ریزی بیان ژن افراد در ابتدا به صورت رشته‌های خطی با طول ثابت هستند که پس از آن به صورت نهادهای غیرخطی با اندازه و اشکال مختلف بیان می‌شود.

فرآیند پیش‌بینی در برنامه‌ریزی بیان ژن دارای مراحلی است که قدم اول انتخاب تابع برازش می‌باشد. در این مطالعه تابع برازش موردنظر به صورت رابطه^(۵) انتخاب گردیده است.

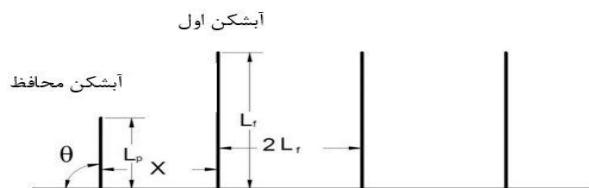
$$E = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^M (\hat{y}_i - y_i)^2}{\sum_{i=1}^M (y_i - \bar{y})^2}} \quad (d)$$

در رابطه (۵)، y_i و \bar{y} به ترتیب مقدار داده مشاهداتی، مقدار تخمین زده شده توسط مدل و میانگین داده های مشاهداتی است. دومین قدم انتخاب پایانه ها (ورودی ها) است و مرحله آخر انتخاب مجموعه عملگرها می باشد. انتخاب مجموعه عملگرها در این تحقیق پس از سعی و خطا و همچنین با توجه به نوع مسئله به صورت مجموعه $\{+, -, /, \times, \sqrt{ }, \ln x\}^2$ در نظر گرفته شده است. نتایج این مدل در نهایت منجر به ارائه یک رابطه بهینه برای ارتباط پارامترهای ورودی و خروجی است به طوری که با استفاده از رابطه ارائه شده می توان مقادیر خروجی واقعی را با دقت مناسبی تخمین زد. پارامترهای ورودی مواردی هستند که عمق آبیستگی به این پارامترها وابسته است. همچنین هدف تحقیق حاضر نیز تخمین مقدار کاهش آبیستگی با توجه به

کمتر از مقدار مشاهداتی تخمین زده شده‌اند. در صورتی که در مدل GEP مقادیر خطای نسبی در برخی پیش‌بینی‌ها بیش از ۲۵ درصد می‌باشد.

مبناًی روش GMDH معادلات ساده چندجمله‌ای^۱ است که ضرایب آن با استفاده از فن‌های رگرسیونی تعیین می‌گردد در حالی که مبنای روش GEP پیدا کردن یک رابطه با استفاده از عملگرهای موجود است. در واقع در مدل GMDH رابطه از قبل مشخص است اما در مدل GEP تنها عملگرهای استفاده شده در رابطه مشخص هستند. روابط ۹ و ۱۰ به ترتیب نشان‌دهنده روابط به دست‌آمده از مدل GMDH و GEP می‌باشند.

به‌طوری‌که مقادیر MAE و RMSE در قسمت صحبت سنجدی در مدل GMDH نسبت به مدل GEP به ترتیب از مقادیر ۰/۰۶۳ و ۰/۰۸۶ به مقادیر ۰/۰۴۵ و ۰/۰۶۱ کاهش و مقدار NS نیز از ۰/۰۵۱ در مدل GEP به مقادیر ۰/۰۷۵ در مدل GMDH افزایش یافته است. علاوه بر این مدل GMDH توانع چندجمله‌ای ساده استفاده می‌کند که می‌توان گفت نسبت به روابط ارائه شده توسط مدل GEP دارای سادگی محاسباتی بیشتری است. در شکل ۳ مقادیر مشاهداتی در مقابل مقادیر تخمین زده شده توسط مدل، ترسیم شده است. همان‌طور که شکل ۳ نشان می‌دهد خطای نسبی مدل GMDH در محدوده (+۲۵٪ و -۲۵٪) می‌باشد و غالباً مقادیر

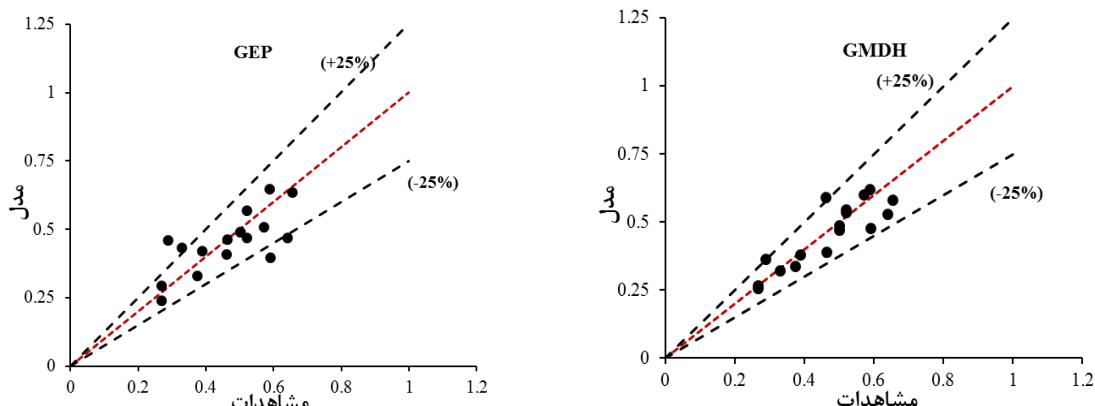


شکل ۲- تصویر شماتیک آبشکن‌ها و پارامترهای به کاربرده شده
Figure 2. Schematic image of spur dikes and used parameters

جدول ۱- نتایج مدل‌های مختلف در قسمت آموزش و صحبت سنجدی

Table 1. Results of Different Models in the Field of Training and Verification

مدل	زیر مجموعه	MAE	RMSE	NS
GMDH	آموزش	۰/۰۵۴	۰/۰۶۴	۰/۰۸۷
	صحبت سنجدی	۰/۰۴۵	۰/۰۶۱	۰/۰۷۵
	آموزش	۰/۰۷۳	۰/۰۸۷	۰/۰۷۶
GEP	صحبت سنجدی	۰/۰۶۳	۰/۰۸۶	۰/۰۵۱



شکل ۳- درصد مقادیر مشاهداتی در مقابل مقادیر تخمین زده شده توسط مدل‌ها
Figure 3. Percentage of observed values versus estimated values by models

(%)

$$\begin{aligned} \%Rsd = & 0.13 + (0.18 \times X_{11}) + (0.028 \times \frac{X}{L_f}) - (0.037 \times \theta) + (0.048 \times \frac{X}{L_f} \times X_{11}) + (0.045 \times \theta \times X_{11}) \\ & + (0.064 \times \theta \times \frac{X}{L_f}) + (0.62 \times X_{11}^2) - (0.018 \times (\frac{X}{L_f})^2) - (0.03 \times \theta^2) \end{aligned}$$

1- Polynomial

که در آن X_6 برابر با:

$$X_6 = 0.44 + (0.87 \times \theta) + (1.1 \times \frac{L_p}{L_f}) - (0.57 \times F_d) - (0.28 \times \frac{L_p}{L_f} \times \theta) - (0.041 \times F_d \times \theta)$$

$$- (0.039 \times F_d \times \frac{L_p}{L_f}) - (0.22 \times \theta^2) - (0.17 \times (\frac{L_p}{L_f})^2) + (0.099 \times F_d^2)$$

و همچنین X_{11} به ترتیب زیر محاسبه می‌شود

$$X_{11} = 3 - (4.7 \times X_6) + (3.5 \times F_d) - (15 \times \frac{U}{U_{cr}}) - (2.5 \times F_d \times X_6) + (11 \times \frac{U}{U_{cr}} \times X_6)$$

$$- (3 \times \frac{U}{U_{cr}} \times F_d) + (3.3 \times X_6^2) + (0.019 \times F_d^2) + (9.1 \times (\frac{U}{U_{cr}})^2)$$

(X/L_f) و (F_d) دارای اهمیت بیشتری هستند؛ این مسأله به نتایج صانعی (۲۵) که در پژوهش خود با تأکید بر اهمیت ابعاد آبشکن محافظه، نسبت $L_p/L_f = 0.5$ و $X/L_f = 2$ را پیشنهاد کرد، نزدیک است. ایشان بیان داشت با افزایش فاصله آبشکن محافظه مقدار آبستگی افزایش پیدا می‌کند، افزایش طول آبشکن محافظه منجر به کاهش عمق آبستگی شده است.

اما در مدل GEP این مطابقت در قسمت آموزش و صحت سنجی وجود ندارد و می‌توان استنباط کرد که مدل GMDH برای پی بردن به اهمیت پارامترهای ورودی قابل اعتمادتر می‌باشد. باصر و همکاران (۶) در تحقیقی از روش ANFIS جهت پیش‌بینی و بهینه‌سازی پارامترهای آبستگی اطراف آبشکن استفاده کردند. ایشان بیان داشتند مزیت‌های اصلی استفاده از این روش، سرعت بالا، محاسبات مؤثر و همچنین قدرت سازگاری بالا با تکنیک‌های بهینه‌سازی را دارد.

با مقایسه مقادیر معیارهای ارزیابی مدل نسبت به پارامتر X/L_f (جدول ۲) با مقادیر جدول ۳ و ۴ برای قسمت‌های آموزش و صحت سنجی مشاهده می‌شود که پارامتر (X/L_f) در مدل GMDH دارای کمترین اهمیت است درحالی که این پارامتر در مدل GEP دارای اهمیت بیشتری است. در واقع حساسیت مدل GMDH نسبت به مدل GEP در حالت حذف پارامتر X/L_f کمتر است.

در مدل GMDH از یک شبکه سه لایه استفاده شده است به همین دلیل نیز رابطه ارائه شده دارای سه قسمت است که هر قسمت مربوط به یک لایه می‌باشد. در مدل GEP نیز از سه ژن استفاده شده است که با عملگر جمع به یکدیگر متصل می‌شوند. با توجه به رابطه ارائه شده توسط مدل GEP و شکل ۴ به راحتی می‌توان رابطه به دست آمده از هر ژن را مشخص نمود. شکل ۴ نیز بیان درختی معادل با رابطه ارائه شده توسط مدل GEP (رابطه ۱۰) را نمایش می‌دهد.

در این تحقیق علاوه بر تخمین مقادیر مشاهداتی و پس از اطمینان از توانایی مدل‌ها، به‌منظور پی بردن به اهمیت و تأثیرگذاری هر یک از پارامترهای ورودی، روابط ارائه شده توسط هر مدل مورد تجزیه تحلیل بیشتری قرار گرفته است. بدین ترتیب پس از به دست آمدن روابط ارائه شده توسط مدل‌ها، برای پی بردن به اهمیت هر پارامتر، ابتدا پارامتر مذکور را از ورودی‌های مدل حذف و سپس مدل‌سازی مجدد انجام شده است. جدول ۳ و ۴، نتایج مربوط به آنالیز حساسیت

هر دو مدل را نسبت به پارامترهای ورودی نشان می‌دهد.

با توجه به نتایج جدول ۳ و ۴ می‌توان گفت که در مدل GEP و GMDH تأثیرگذارترین پارامتر نسبت (L_p/L_f) است. تأثیرگذاری پارامترها در قسمت آموزش و صحت سنجی در مدل GMDH با یکدیگر مطابقت بیشتری دارد به‌طوری که می‌توان گفت در هر دو قسمت آموزش و صحت سنجی پس از نسبت (L_p/L_f) به ترتیب پارامترهای (θ).

جدول ۲- مقایسه نتایج حساسیت مدل‌های مختلف نسبت به پارامتر X/L_f

Table 2. Comparison of Different Models Sensitivity toward the X/L_f Parameter

NS	RMSE	MAE	X/L_f	Model
۰/۸۰	۰/۰۷۸	۰/۰۶۳	کل	GMDH
۰/۸۷	۰/۰۶۴	۰/۰۵۴		
۸	۲۱	۱۶	X/L_f	GEP
۰/۶۳	۰/۱۰۹	۰/۰۸۶		
۰/۷۶	۰/۰۸۷	۰/۰۷۳	کل	تعییرات (%)
۱۷	۲۵	۱۸	تعییرات (%)	

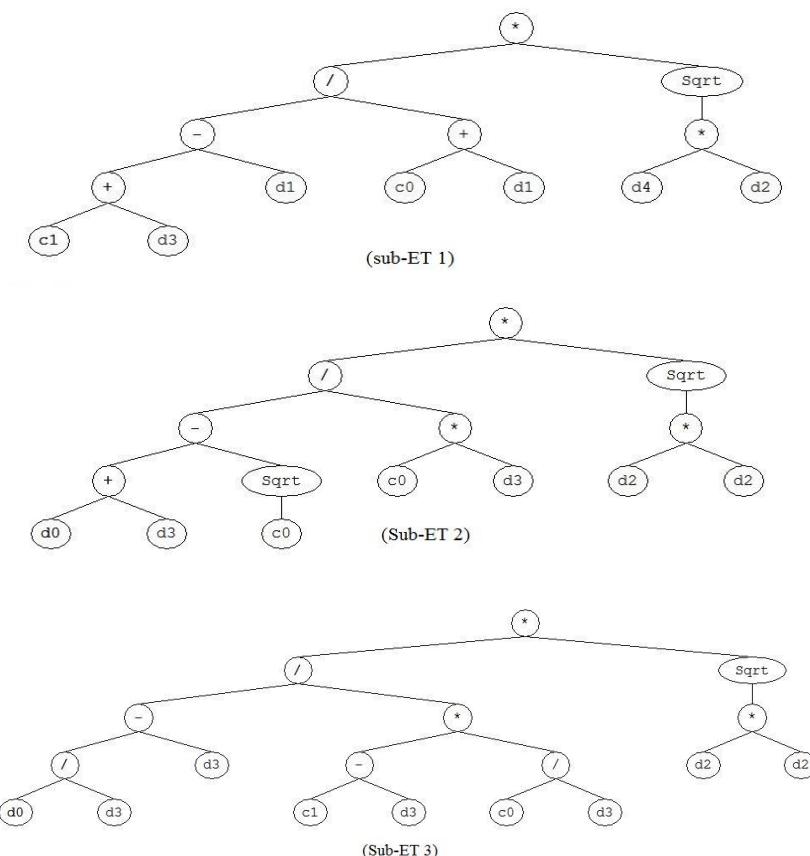
GEP و $0/045$ و $0/061$ و $0/067$ و $0/092$ و در مدل از مقادیر $0/063$ و $0/084$ و $0/090$ به مقادیر $0/093$ و $0/111$ افزایش یافته است. علاوه بر این مقدار NS نیز در مدل GMDH از $0/75$ به $0/43$ و در مدل GEP از $0/51$ به $0/18$ کاهش یافته است.

بنابراین با توجه به نتایج هر دو روش می‌توان نتیجه گرفت که تأثیرگذارترین پارامتر در تخمین درصد کاهش عمق آبستگی اول توسط آبشکن محافظه، نسبت (L_p/L_f) می‌باشد. به‌طوری که با حذف این پارامتر از مدل‌ها مقادیر RMSE و MAE در مدل GMDH به ترتیب از مقادیر

آبشکن محافظت و فاصله آن از اولین آبشکن نسبت مستقیم دارد. ولی افزایش نسبی طول آبشکن محافظت به اولین آبشکن نسبت معکوس دارد.

تحلیل آماری نتایج آزمایشگاهی مطالعات (۲۶) بر روی تأثیر آبشکن محافظت بر آبشکن‌های سری ۴تایی، نشان داد که افزایش نسبی آبستگی با نسبت عمق آب بالا دست به طول (۱۰)

$$\%Rsd = \left[\left(\frac{5.419 + \theta - F_d}{5.159 + F_d} \right) \times \sqrt{\frac{X}{L_f} \times \frac{L_p}{L_f}} \right] + \left[\left(\frac{\frac{U}{U_{cr}} + \theta - 1.651}{2.729 \times \theta} \right) \times \frac{L_p}{L_f} \right] + \left[\left(\frac{\left(\frac{U}{U_{cr}} \right) - \theta^2}{2.044 \times (5.419 - \theta)} \right) \times \frac{L_p}{L_f} \right]$$



شکل ۴- بیان درختی معادل با رابطه ارائه شده توسط مدل GEP
Figure 4. Equivalent flowchart with the provided equation by GEP model

جدول ۳- نتایج مدل GMDH در قسمت آموزش و صحت سنجی با حذف پارامترهای مختلف

Table 3. GMDH Model Results In Training and Verification by Removing Different Parameters

NS	صحت سنجی			آموزش			GMDH
	RMSE	MAE	NS	RMSE	MAE		
.۰/۵۲	.۰/۰۸۵	.۰/۰۶۳	.۰/۷۹	.۰/۰۸۱	.۰/۰۶۸	در غیاب (u/ucr)	
.۰/۵۹	.۰/۰۷۸	.۰/۰۵۷	.۰/۶۷	.۰/۱۰۱	.۰/۰۷۹	در غیاب (Fd)	
.۰/۴۳	.۰/۰۹۲	.۰/۰۶۷	.۰/۴۶	.۰/۱۳۱	.۰/۱۰۸	در غیاب (Lp/Lf)	
.۰/۵	.۰/۰۸۶	.۰/۰۶۳	.۰/۵	.۰/۱۲۶	.۰/۰۹۵	در غیاب (θ)	
.۰/۶۳	.۰/۰۷۴	.۰/۰۵۹	.۰/۸	.۰/۰۷۸	.۰/۰۶۳	در غیاب (X/Lf)	
.۰/۷۵	.۰/۰۶۱	.۰/۰۴۵	.۰/۸۷	.۰/۰۶۴	.۰/۰۵۴	کل	

جدول ۴- نتایج مدل GEP در قسمت آموزش و صحبت سنجی با حذف پارامترهای مختلف
Table 4. GEP Model Results In Training and Verification by Removing Different Parameters

صحبت سنجی			آموزش			GEP
NS	RMSE	MAE	NS	RMSE	MAE	
۰/۴۷	۰/۰۸۹	۰/۰۶۴	۰/۶۶	۰/۱۰۳	۰/۰۸۴	در غیاب (u/ucr)
۰/۴۵	۰/۰۹۱	۰/۰۶۶	۰/۴۳	۰/۱۲۴	۰/۱۰۷	در غیاب (Fd)
۰/۱۸	۰/۱۱۱	۰/۰۹۳	۰/۴۸	۰/۱۲۸	۰/۱۰۱	در غیاب (Lp/Lf)
۰/۴۵	۰/۰۹۰	۰/۰۶۸	۰/۶۹	۰/۰۹۹	۰/۰۸۲	در غیاب (θ)
۰/۴	۰/۰۹۵	۰/۰۷۳	۰/۶۳	۰/۱۰۹	۰/۰۸۶	در غیاب (X/Lf)
۰/۵۱	۰/۰۸۶	۰/۰۶۳	۰/۷۶	۰/۰۸۷	۰/۰۷۳	کل

GEP کاہش یافته است.

این روش‌ها علاوه بر آنالیز پارامترها در نهایت منجر به استخراج یک معادله کاربردی می‌گردد که می‌تواند جایگزین آزمایش‌ها پرهزینه شود. نتایج حاکی از دقیق بالاتر روش GMDH نسبت به روش GEP می‌باشد. لذا با توجه به هر دو روش روابطی به منظور تخمین عمق آبیستگی پیشنهاد گردیده است. همچنین نتایج مربوط به آنالیز حساسیت در هر دو مدل حاکی از تأثیر بالای پارامتر (L_p/L_f) می‌باشد و پس از آن پارامترهای (θ), (F_d), (U/U_{cr}) و (X/L_f) دارای اهمیت بیشتری هستند.

لذا با پی بردن به حساسیت بیشتر پارامتر (L_p/L_f) مشخص می‌گردد که در مطالعات و طراحی‌های مربوط به آبšکن‌های محافظه باید بیش از پیش به این پارامتر دقت تا بتوان حداکثر بهره‌برداری را از مجموعه آبšکن‌ها برد، همچنین اهمیت سایر پارامترها نیز باید در طراحی و مطالعات، با توجه و دقت نظر لحاظ گردد.

پارامترهای بررسی شده در این پژوهش شامل زاویه آبšکن محافظه نسبت به جهت جریان (θ), طول آبšکن محافظه (L_p), طول آبšکن اصلی (L_a), فاصله از آبšکن اول (X), شدت جریان (U/U_{cr}) و عدد فرود ذره (F_d) می‌باشند. بدین منظور از دو روش هوشمند GEP و GMDH استفاده گردید. صحبت سنجی روش‌ها با استفاده از داده‌های آزمایشگاهی بررسی و انجام شد. مقادیر RMSE و MAE قسمت صحبت سنجی در مدل GMDH نسبت به مدل GEP به ترتیب ۰/۰۱۸ و ۰/۰۲۵ و مقادیر NS نیز ۰/۲۴ افزایش یافته است. خطای نسبی مدل GMDH در محدوده (۰٪ +۲۵٪) می‌باشد و غالباً مقادیر کمتر از مقدار مشاهداتی تخمین زده شده‌اند. در صورتی که در مدل GEP مقادیر خطای نسبی در برخی پیش‌بینی‌ها بیش از ۲۵ درصد می‌باشد. با حذف پارامتر (L_p/L_f), مقادیر RMSE و MAE نسبت به مدل قبلی در روش GMDH به ترتیب به میزان ۰/۰۲۲ و ۰/۰۳۱ و در روش GEP ۰/۰۳ و ۰/۰۲۵ افزایش یافته‌اند و مقادیر NS نیز ۰/۳۲ در GMDH و ۰/۳۳ در GEP افزایش یافته‌اند.

منابع

- Abbasi, A.A. and M. Malek Nejad. 2012. Experimental study of the impact of direct permeable spur dike parameters and the T-shaped on the scouring around them. The Iranian Society of Irrigation and Water Engineering, 8: 95-107 (In Persian).
- Bakhtiari, M., S.M. Kashefi Pour and M. Ghomshi. 2014. Provide criteria for riprap designed for use in protection of arc-shaped coastal design. Journal of Marine Science and Technology, 13(2): 81-90 (In Persian).
- Bakhtiari, M., S.M. Kashefi pour and M. Ghomshi. 2016. Experimental investigation effect of riprap depth on its stability for protect spur dike in 90-degree bend for use in navigable rivers and gulf. Journal of Marine Science and Technology, 15(2): 1-19 (In Persian).
- Brevis, W. 2009. Experimental investigation of the flow hydrodynamics in open channel dead zones. PhD thesis Universidad de chile.
- Basic Design for Erosion Control in Streams and Channels Structures, No. 417.
- Basser, H., S. Shamshirband, H. Karami, D. Petković, S. Akib and A. Jahangirzadeh. 2014. Adaptive neuro-fuzzy selection of the optimal parameters of protective spur dike. Natural hazards, 73(3): 1393-1404.
- Dey, S. and A.K. Barbhuiya. 2005. "Time variation of scour at Abutments", J.Hydraulic Engineering, ASCE, 131(1): 11-23.
- Eglibali P., R. Danshfraz and S.M. Saqbyan. 2013. Simulation of temporal development of scour around the abutment using gene expression programming. Water and Soil Science Journal, 23(1): 177-188 (In Persian).
- Eivani, Z., M.M. Ahmadi and K. Ghaderi. 2016. Estimation of Suspended Sediment Load Concentration in River System using Group Method of Data Handling (gmdh). Journal of watershed management research, 7(13): 229-218.
- Ferreira C. 2001. Gene expression programming a new adaptive algorithm for solving problems. Complex Systems, 13(2): 87-129.
- Hosseini Zadeh, M., A. Qaderi and K. Ahmadi. 2016. Modeling the relationship in the river using artificial neural networks (ANN) and Group method of data handling (GMDH), (Case study: Escoilkil River). Journal of Water and Soil Conservation, 23(2): 279-289 (In Persian).
- Karam Zadeh, N., S.H. Mosavi, M. Shoshtari and M. Bajestan. 2015. Experimental investigation the effect of T shape spur dike nose angle on stability of riprap for apur dike protection on navigable river in 90 degree bend. Journal of Marine Science and Technology, 14(3): 72-85 (In Persian).

13. Karami, H. 2011. Effect of protective spur dike on reduction of local scour around spur dikes (experimental investigation). Doctoral Dissertation, Amirkabir University of Technology, Tehran, Iran.
14. Karami, H., A. Ardeshir, M. Saneie and S.A. Salamatian. 2012. Prediction of time variation of scour depth around spur dikes using neural networks. *Journal of Hydroinformatics*, 14(1): 180-191.
15. Karami, H., A. Ardeshir, M. Saneie, K. Behzadian and F. Jalilsani. 2008. Reduction of local scouring with protective spur dike. *World Environmental and Water Resources Congress*, Ahupua'a. 1-9.
16. Li, Y. and M. Altinakar. 2016. Effects of a Permeable Hydraulic Flashboard Spur Dike on Scour and Deposition. In *World Environmental and Water Resources Congress*, pp: 399-409.
17. Lodhi, A.S., R.K. Jain and P.K. Sharma. 2016. Influence of cohesion on scour around submerged dike founded in clay-sand-gravel mixtures. *ISH Journal of Hydraulic Engineering*, 22(1): 70-87.
18. McCoy, A., G. Constantinescu and L.J. Weber. 2008. Numerical investigation of flow hydrodynamics in a channel with a series of groynes. *Journal of Hydraulic Engineering*, 134(2): 157-172.
19. Najafzadeh, M., G.A. Barani and H.M. Azamathulla. 2013. GMDH to predict scour depth around a pier in cohesive soils. *Applied Ocean Research*, 40: 35-41.
20. Nayyer, Sh., S. Farzin, H. Karami and M. Rostami. 2017. Experimental study of the effect of spur dike's different shapes on time variation of scour depth around them. *Irrigation and Drainage Structures Engineering Research*. (DOI): 10.22092/IDSER.2017.114741.1238.
21. Pandey, M., Z. Ahmad and P.K. Sharma. 2015. Estimation of maximum scour depth near a spur dike. *Canadian Journal of Civil Engineering*, 43(3): 270-278.
22. Pournemat Roudsari, A., Qaderi, A., Karimi-Googhari, Sh. 2014. Rainfall Runoff Modeling using Group Method of Data Handling (GMDH) and Artificial Neural Network (ANN) IN In Polrood Basin. *Journal of Watershed Management Research*, 5(10): 68-74.
23. Rafat, A., GA. Barani and A. Rafat. 2014. Application and accuracy of Group method of data handling (GMDH) in the estimation of pier scouring and pipelines. The second International Congress of constructions, architecture and urban development, Tabriz, Permanent Secretariat of the International Congress of constructions, architecture and urban development (In Persian).
24. Sadat, S.H. and A. Tominaga. 2015. Optimal Distance between Pile-Group and Spur-Dike to Reduce Local Scour". *Journal of Japan Society of Civil Engineers*, 71(4): 187-192.
25. Saneie, M. 2010. Scour reduction by minor spur dike. *Watershed Management Researches Journal (Pajouhesh and Sazandegi)*, 88:11-16
26. Saneie, M. 2010. Effect of minor spur dike on erosion reduction at first spur dike in fine material. *Journal of Watershed Engineering and Management*, 2(3): 179-185.
27. Sharzeie, G., M. Ahrari and H. Fakhraee. 2008. Water demand forecasting in Tehran using structural patterns, time series and neural network GMDH. *Economic Research Journal*, 43: 225-200 (In Persian).
28. Zhang, H., H. Nakagawa, K. Kawaike and B.A.B.A. Yasuyuki. 2009. Experiment and simulation of turbulent flow in local scour around a spur dyke. *International Journal of Sediment Research*, 24(1): 33-45.

Evaluating the Effect of Various Parameters of Protective Spur Dike on Scour Depth Reduction using Group Method of Data Handling (GMDH) and Gene Expression Programming (GEP)

Saeed Farzin¹, Hojat Karami¹, Reza Hajiabadi², Shahab Nayyer³ and Seyed Mahmoud Hamzeh Ziabari⁴

1- Assistant Professor, Department of Water Engineering and Hydraulic Structures, Faculty of Civil Engineering, Semnan University, (Corresponding Author: Saeed.farzin@semnan.ac.ir)

2- PhD Student of Water Engineering, Faculty of Civil Engineering, Iran University of Science and Technology, Tehran

3- PhD Student of Water Engineering and Hydraulic Structures, Faculty of Civil Engineering, Semnan University

4- PhD Student of Sea Structures, Faculty of Civil Engineering, Iran University of Science and Technology, Tehran
Received: November 27, 2017 Accepted: October 28, 2018

Abstract

Spur dikes are one of the common methods to protect rivers against erosion. Scouring around the spur dike is an important factor that can disorder the structural performance. Using protective spur dike is proper technique reduce the scour amount. In this research, the GMDH and GEP model used in order to evaluate and estimate the effect of various parameters of protective spur dike on scour depth around the main spur dike. Important parameters consist of protective spur dike angle (Θ), protective spur dike length (L_p), main spur dike length (L_f), distance from main spur dike (X), flow intensity ($\frac{U}{U_{cr}}$) and Froude number (F_r) are considered as the model inputs. Results of training set and testing set indicate that GMDH model is better than GEP model as the MAE and RMSE error in the testing set data are reduced from 0.063 and 0.086 (in GEP model) to 0.045 and 0.061 (in GMDH model) respectively. Also, the Nash-Sutcliffe criteria increased from 0.51 (in GEP model) to 0.75 (in GMDH model). In the following, using the GMDH and GEP models and according to the nature of the problems, the equations are suggested to predict the scour depth reduction in the first main spur dike. The results of sensitivity analysis indicate that the most effective parameter in decreasing the scour depth around the first main spur dike is ($\frac{L_p}{L_f}$).

Keywords: Scouring, Protective spur dike, Sensitivity analysis, Gene expression programming, Group method of data handling.