

# تعیین ضریب دبی سرریزهای کناری منقاری با استفاده از اطلاعات آزمایشگاهی و مدل شبکه‌های عصبی

عبدالرضا کبیری سامانی (دانشیار)

دانشکده‌ی مهندسی عمران

سیدرضا حجازی طاقانکی (استادیار)

دانشکده‌ی مهندسی صنایع

مسعود آفاجان عبدال... (دانشجوی کارشناسی ارشد)

حجه اسماعیلی (کارشناس ارشد)

دانشکده‌ی مهندسی عمران، دانشگاه صنعتی اصفهان

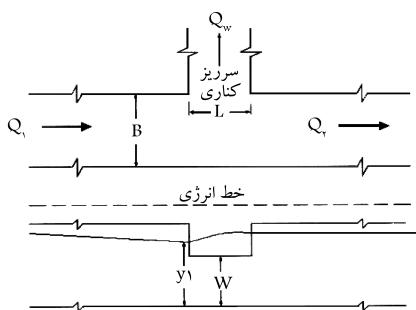
در ارتباط با سرریزهای مستطیلی کناری مطالعات زیادی انجام شده اما درمورد شکل‌های دیگر سرریز، نظیر سرریزهای منقاری، بررسی جامع و شناخته شده‌بی صورت نگرفته است. این پژوهش با استفاده از نتایج مدل آزمایشگاهی و بهره‌گیری از روش شبکه‌های عصبی مصنوعی به بررسی مشخصات هیدرولیکی جریان در سرریزهای کناری منقاری می‌پردازد. نتایج حاصل از تحلیل ابعادی نشان می‌دهد که پارامترهای بی بعد مؤثر بر ضریب دبی جریان در این نوع سرریزها ( $C_M$ ) عبارت‌اند از: عدد فرود بالادست ( $Fr_1$ )، نسبت ارتفاع سرریز به عمق آب بالادست ( $y_1/w$ )، نسبت طول سرریز به عرض کanal ( $L/B$ ) و زاویه رأس سرریز ( $\delta$ ). هدف این تحقیق به دست آوردن ارتباط ضریب دبی جریان با سایر پارامترها براساس نتایج آزمایشگاهی، با استفاده از روش‌های رگرسیون خطی و غیرخطی و نیز بهره‌گیری از روش شبکه‌های عصبی مصنوعی است. نتایج به دست آمده به دو روش با اطلاعات آزمایشگاهی مقایسه شده است. بررسی نتایج حاصله نشان می‌دهد که از روش شبکه‌های عصبی می‌توان به عنوان ابزاری مناسب برای تخمین ضریب دبی جریان در سرریزهای کناری منقاری بهره برد.

akabiri@cc.iut.ac.ir  
rhejazi@cc.iut.ac.ir  
m.aghajanabdollah@cv.iut.ac.ir  
h.esmaili@cv.iut.ac.ir

وازگان کلیدی: سرریز کناری منقاری، ضریب دبی، تحلیل ابعادی، شبکه‌های عصبی مصنوعی.

## ۱. مقدمه

تجربی انجام شده درمورد سرریزهای کناری به دو گروه قابل تقسیم‌اند. مطالعات گروه اول با فرض ثابت بودن انرژی در طول سرریز انجام شده است. در گروه دوم رفتار



شکل ۱. سرریز کناری ساده و مشخصات هندسی و هیدرولیکی در پلان و مقطع.

سرریزهای کناری یکی از مهم‌ترین سازه‌های هیدرولیکی‌اند که برای مقاصد گوناگون در سیستم‌های انتقال آب به کار می‌روند. از سرریزهای کناری می‌توان در آبگیری کانال‌های فرعی از کانال اصلی و انتقال آب به اهداف موردنظر انجراف جریان و محافظت در برابر سیلاب‌ها، انتقال و انشعاب فاضلاب‌های شهری، جداسازی رسوب و کاهش بار بستر بهره جست. رفتار هیدرولیکی جریان در سرریزهای کناری از نوع متغیر مکانی با کاهش بی دی است. جریان متغیر مکانی، به حالتی از جریان‌های دائمی اطلاق می‌شود که در آن شدت جریان در طول کانال و در جهت جریان، افزایش و یا کاهش می‌یابد. سرریزهای کناری در اشکال مختلف — اعم از مستطیلی، مثلثی، ذوزنقه‌یی و منقاری — ساخته می‌شوند. در شکل ۱ شمایی از یک سرریز کناری ساده نمایش داده شده است. به طور کلی بررسی‌های

تاریخ: دریافت ۷/۶/۱۳۸۸، اصلاحیه ۱/۲، پذیرش ۱۸/۵/۱۳۸۹.

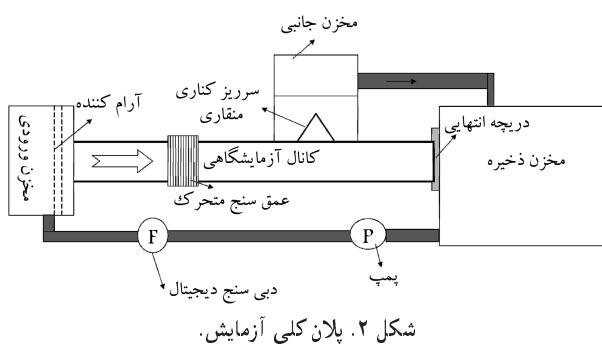
عصی مغز انسان (نرون‌ها) است. از کاربردهای این روش می‌توان به شیوه‌سازی هیدرولیکی سرریزهای کناری با استفاده از معادله‌ی اندازه حرکت مورد بررسی قرار گرفته است.

اولین بار با نادیده‌گرفتن افت ارزی، از معادله‌ی ارزی برای بدست آوردن معادله‌ی حاکم بر جریان استفاده شد.<sup>[۱]</sup> اگر چه برخی محققین معتقدند عمل شاخه‌ی شدن جریان موجب افت ارزی نمی‌شود یا در مقایسه با افت ناشی از اصطکاک ناچیز است،<sup>[۲-۴]</sup> در مقابل عده‌ی بر این باورند که چون عمل شاخه‌ی شدن جریان موجب افت ارزی می‌شود<sup>[۵]</sup> نمی‌توان از آن صرف نظر کرد و باید از معادله‌ی اندازه حرکت برای بدست آوردن روابط مربوطه استفاده کرد. اگرچه در حال حاضر مطالعات زیادی در ارتباط با هیدرولیک جریان عبوری از سرریزهای کناری انجام شده، ولی مروری بر تاریخچه‌ی موضوع نشان می‌دهد که تحقیق و بررسی در این زمینه -- به خصوص در ارتباط با فرم‌های مختلف هندسه سرریز و نحوی استقرار آن‌ها در کanal انحرافی نسبت به کanal اصلی -- همچنان از اهمیت خاصی برخوردار است. این مطالعات را می‌توان به دو روش نظری و تجربی انجام داد. در روش اول می‌توان به تکمیل مدل‌های ریاضی موجود یا ارائه مدل‌های جدید و کامل تر پرداخت، اما دست‌یابی به یک مدل صرفاً ریاضی که بدون استفاده از ضرایب تجربی بتواند پارامترهای مختلف را با توجه به مقدار تأثیرشان در نظر گیرد و جواب‌های دقیق ارائه کند، بعید به نظر می‌رسد. در روش دوم می‌توان با انجام آزمایش روی مدل آزمایشگاهی، روابطی تجربی برای تحلیل این جریان‌ها ارائه کرد. در این ارتباط تحقیقات مهمی انجام شده که نتایج آن‌ها در دسترس است.<sup>[۶-۱۳]</sup>

اما روش دیگر مطالعات، استفاده از مدل‌های داده‌محور مانند مدل شبكه‌های عصبی براساس نتایج اندازه‌گیری‌های میدانی یا آزمایشگاهی است. قابلیت این مدل‌ها در پیش‌بینی و شبیه‌سازی رفتار نتایج غیرخطی پیچیده و برقراری ارتباط بین پارامترهای مؤثر، منجر به افزایش کاربرد این مدل‌ها در علوم مختلف شده است. مدل‌های داده‌محور یکی از پویاترین حوزه‌های تحقیق در دوران معاصرند که افراد متعددی از رشته‌های گوناگون علمی را به خود جذب کرده است. مدل شبكه‌های عصبی در واقع یک تکنولوژی برای مدل‌سازی ریاضی است که مبتنی بر سلول‌های

جدول ۱. روابط تعیین ضریب تخلیه جریان در سرریزهای کناری توسط سایر محققین.

نام محقق	سال انجام تحقیق	رابطه‌ی ارائه شده	ملاحظات
ناندسامورسی و تمامسون <sup>[۹]</sup>	۱۹۷۲	$C_M = \frac{\sqrt{1+Fr_1^2}}{1+1.4Fr_1}$	$Fr_1 < 1$
جلیلی و برقمی <sup>[۱۱]</sup>	۱۹۹۶	$C_M = 0.71 - 0.41Fr_1 - 0.22\frac{w}{y_1}$	سرریز لبه تیز مستطیلی
برقعی و همکاران <sup>[۱۲]</sup>	۱۹۹۹	$C_M = 0.7 - 0.48Fr_1 - 0.3\frac{w}{y_1} + 0.06\frac{L}{B}$	سرریز لبه تیز مستطیلی
برقعی و کبیری <sup>[۲۲]</sup>	۱۳۸۴	$C_M = \frac{15.6 - 2.1Fr_1^2}{27.6 + 2.7(\frac{w}{y_1}) + 1.2(\frac{L}{B})}$	سرریز لبه تیز مستطیلی
نکویی <sup>[۲۳]</sup>	۱۳۸۵	$C_M = 0.253 - 0.119(w \sin(\delta/2)/(y_1 - w)) - 0.021(w \sin(\delta/2)/(y_1 - w))^2 + 0.299(Fr_1 / \sin(\delta/2)) - 0.064(Fr_1 / \sin(\delta/2))^2 + (0.044(L'/B) + 0.172(L'/L))(w \sin(\delta/2)/(y_1 - w))$	سرریز کناری منقاری در پلان
اسماعیلی <sup>[۲۴]</sup>	۱۳۸۸	$C_M = 0.123 + 0.223(\frac{w}{y_1}) + 0.587Fr_1 + 0.986(\frac{L}{B}) + 0.706 \sin(\delta/2)$	سرریز کناری منقاری در پلان



سانتی‌متر است. آب پس از پیاز توسط پمپی با بیشینه ظرفیت ۵۰ لیتر بر ثانیه، از مخزن اصلی از طریق خط لوله وارد دبی سنج دیجیتال و از آنجا به مخزن ورودی ابتدای کanal وارد می‌شود و پس از عبور از صافی‌های آرام‌کننده و صفحات مشبک وارد کanal می‌شود. برای آرام‌کردن سطح آب در مخزن ورودی از تشك‌های گایابیون شنی استفاده شده است تا از تشکیل امواج سطحی و ناارامی جریان جلوگیری شود. کanal دارای دو مخزن اصلی و جانبی با حجم ۳ مترمکعب است. این دو مخزن از طریق لوله به یکدیگر متصل‌اند و درنتیجه سطح آب در هر دو مخزن در یک ارتفاع ثابت می‌مانند.

با توجه به مشخصه‌های سرعت به دست آمده در طول کanal مشخص شد که جریان در فاصله‌ی ۳/۵ متری از ابتدای کanal توسعه یافته است. برای اطمینان بیشتر سرریز‌کناری در فاصله‌ی ۴/۵ متری از ابتدای کanal نصب شد. دبی جریان قبل از سرریز‌کناری ( $Q_1$ ) با استفاده از دبی سنج دیجیتال و استجوابی شده و با استفاده از فاصله‌ی بین پمپ و مخزن بالادست قرار دارد، اندازه‌گیری شده و با استفاده از دریچه‌ی کشویی در انتهای کanal، سطح آب در کanal تنظیم می‌شود. از این دریچه برای اندازه‌گیری دبی جریان پس از سرریز‌کناری ( $Q_2$ ) نیز استفاده شده است. از تفاضل دبی جریان قبل از سرریز‌کناری و پس از آن ( $Q_1 - Q_2$ ) دبی عبوری از سرریز‌کناری ( $Q_w$ ) محاسبه شده است.

آب پس از عبور از روی سرریز‌کناری وارد مخزن فایبرگلاس جانبی -- به طول ۲ متر، عرض ۱ متر و ارتفاع ۱/۵ متر -- می‌شود. جریان در انتهای کanal وارد مخزن اصلی می‌شود که نقش ذخیره‌کننده‌ی آب را نیز بر عهده دارد؛ آب پیاز این مخزن مجدداً با استفاده از پمپ به سمت کanal هدایت می‌شود. آب پیاز شده، پس از عبور از دبی سنج به‌وسیله‌ی خط لوله به داخل این مخزن هدایت می‌شود. به‌منظور کاهش اثرات ورودی، کanal به صورت انتن‌دار به مخزن وصل شده است. مشخصه‌های هیدرولیکی و هندسی متغیر در آزمایش‌های انجام شده عبارت‌اند از: دبی، عمق، طول، ارتفاع و زاویه‌ی داخلی سرریز‌های کناری منقاری. در جدول ۲ کلیات اطلاعات مربوط به متغیرهای هندسی و هیدرولیکی مورد اشاره ارائه شده است. عدد فرود بالادست سرریز ( $Fr_1$ ) در تمامی حالات کمتر از ۱ و در محدوده‌ی ۰/۰ تا ۰/۷ بوده و شرایط جریان زیربحاری بزرگار بوده است. در مجموع حدود ۲۵ آزمایش در ۳۶ مدل آزمایشگاهی انجام شده است.

### ۳. مدل شبکه‌های عصبی و متدلوزی مورد استفاده

به‌طور کلی هر مدل شبکه‌ی عصبی شامل سه قسمت است: لایه‌ی ورودی، لایه‌های پنهان، لایه‌ی خروجی. در قسمت ورودی دسته‌بندی اطلاعات و داده‌های تولید

تاریخچه‌ی پژوهش در ارتباط با سرریزهای کناری می‌توان دریافت که درخصوص فرم‌های مختلف هندسی سرریز و از جمله سرریزهای کناری منقاری مطالعه‌ی جامع و شناخته شده‌ی صورت نگرفته است. لذا در این تحقیق با استفاده از اطلاعات آزمایشگاهی برگرفته از مدل‌های مختلف سرریزهای کناری منقاری و بهره‌گیری از نرم‌افزار SPSS روابطی برای تخمین ضریب دبی جریان در این نوع سرریزها ارائه می‌شود. سپس براساس نتایج مدل آزمایشگاهی و با بهره‌گیری از روش شبکه‌های عصبی نتایج بهینه شده، و با نتایج حاصل از نرم‌افزار SPSS مقایسه خواهد شد.

## ۲. تحلیل ابعادی و تجهیزات آزمایشگاهی

### ۲.۱. تحلیل ابعادی و پارامترهای مؤثر

در این پژوهش برای به دست آوردن ضریب دبی، پس از شناسایی تمامی متغیرهای مؤثر، با استفاده از نظریه‌ی  $\pi$  باکینگهام متغیرهای بی بعد به دست آمدند. متغیرهای بی بعدی که با توجه به نتایج تجربی گذشته و آزمایش‌های سرورت‌گرفته اثر ناچیزی دارند، حذف شدند و درنهایت با استفاده از متغیرهای بی بعد باقی مانده روابط مناسبی برای دست‌یابی به هدف تحقیق ارائه شده است. متغیرهای مؤثر بر ضریب دبی سرریز جانبی عبارت‌اند از: جرم مخصوص ( $\rho$ )، لزجت دینامیکی ( $\mu$ )، کشش سطحی ( $\sigma$ ، دبی ( $Q$ )، عمق ( $y$ )، سرعت جریان ( $V$ ) در کanal اصلی، طول بازشدگی سرریز ( $L$ )، ارتفاع سرریز ( $w$ ، عرض کanal اصلی ( $B$ )، شیب کف کanal ( $S_0$ ، زاویه‌ی داخلی سرریز منقاری ( $\delta$ ) و شتاب ثقل ( $g$ ). برای اساس رابطه‌ی بین متغیرهای مؤثر بر مسئله را می‌توان به صورت رابطه‌ی ۱ نوشت:

$$(1) \Phi(\rho, \mu, g, \sigma, y_1, V_1, L, B, w, S_0, \delta, C_M) = 0$$

در هیدرولیک کanal‌های بازوقتی جریان آشفته باشد، تأثیر نیروی لزجت در مقایسه با نیروهای اینرسی اندک است: از آنجاکه اصولاً وضعیت جریان در کanal‌ها آشفته است، از تأثیر نیروی لزجت (عدد رینولدز) در مقابل نیروی اینرسی صرف نظر می‌شود. تأثیر نیروی کشش سطحی در مواردی مطرح می‌شود که عمق آب روی سرریز بسیار کم باشد؛ بنابراین از تأثیر نیروی کشش سطحی یا همان عدد ویرنیز صرف نظر می‌شود. همچنین بخوبی از محققین با ناچیزدانستن اثر شیب کف در جریان‌های زیربحاری از تأثیر  $S$  نیز صرف نظر کرده‌اند.<sup>[۵]</sup> همچنین چون هیدرولیک پایین دست جریان وابسته به جریان بالادست است، لذا در نظر گرفتن هیدرولیک جریان تنها در یکی از مقطع کافی است. یعنی:

$$(2) C_M = \Phi\left(Fr_1, \frac{w}{y_1}, \frac{L}{B}, \delta\right)$$

در ادامه با استفاده از رابطه‌ی ۲ و بهره‌گیری از نتایج مدل آزمایشگاهی، تابع  $\Phi$  تعیین خواهد شد.

### ۲.۲. تجهیزات آزمایشگاهی و پارامترهای مورد بررسی

مدل آزمایشگاهی مورد استفاده برای این پژوهش، کanal موجود در آزمایشگاه هیدرولیک داشتکده‌ی کشاورزی داشتگاه صنعتی اصفهان است.<sup>[۲۲]</sup> در شکل ۲ شماکی مدل آزمایشگاهی مورد استفاده در این تحقیق نشان داده شده است. مقطع کanal مستطیلی به عرض ۴۰ سانتی‌متر و طول مفید ۸ متر است. دیواره‌ی کanal از جنس پلکسی‌گلاس شفاف، به ضخامت ۲ سانتی‌متر و دارای ارتفاع ۶۰

جدول ۲. محدوده های اندازه گیری پارامترهای مؤثر.

تعداد مدل آزمایشگاهی	فروض بالادست $Fr_1$	عرض سربریز $L$ (cm)	ارتفاع سربریز $w$ (cm)	زاویه راس $\delta$ (deg.)	دبی بالادست $Q$ (lit/s)	نوع سربریز
۲۷	۰,۷۰,۱۵	۷۵ و ۵۰, ۲۶	۲۰ و ۱۵, ۱۰	۱۳۵ و ۱۱۵, ۱۰۰ و ۷۵	۱۰-۴۵	منقاری

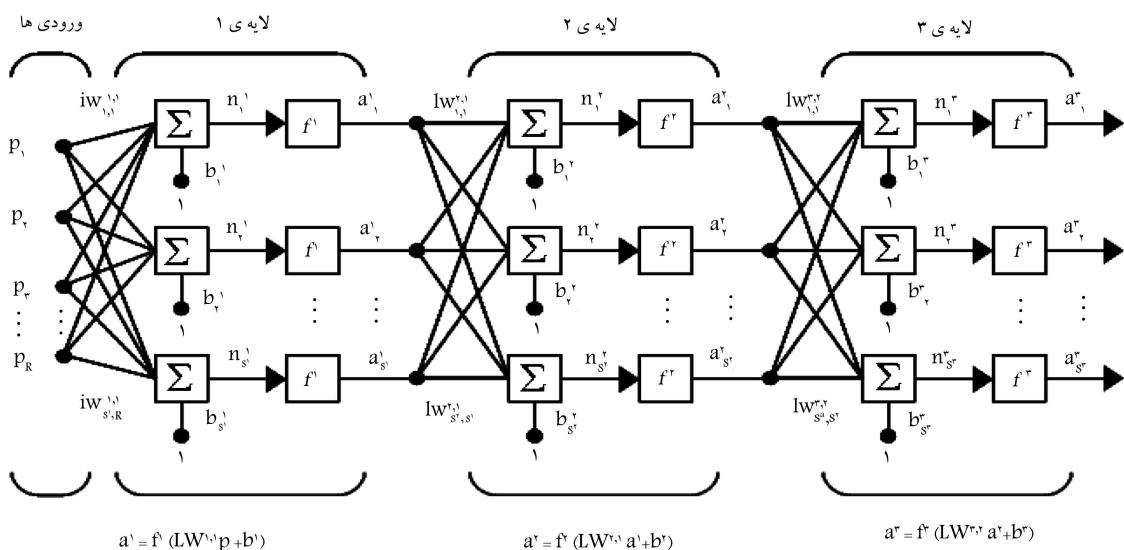
مدل شبکه ای عصبی از سه لایه ای ورودی، پنهان و خروجی تشکیل شده است. در لایه ای ورودی، پارامترهای مستقل ورودی وارد مدل می شوند. پارامترهای مستقل ورودی همان پارامترهایی هستند که از تحلیل ابعادی ( $Fr_1, L/B, w/y_1, \sin(\delta/2)$ ) به دست آمده اند. همچنین برای آموزش مدل، از الگوریتم پس انتشار خط استفاده شده است. شبکه های پس انتشار شبکه های چندلایه بی هستند که از آن ها برای تقریب زدن یکتابع، یافتن رابطه بین ورودی و خروجی، و دسته بندی ورودی های برآسان روش تعیین شده توسط طراح استفاده می شود. روش های مختلفی مانند روش درهم آمیزی شبیه ها و روش های نیوتون وجود دارند که مبتنی بر این الگوریتم استاندارد هستند. در روش پس انتشار خط، اوزان و بایاس های موجود در معادلات مربوطه بهینه می شوند. در ساده ترین پیاده سازی، یادگیری پس انتشار خط به شکل معادله ۳ است:

$$x_{k+1} = x_k - \alpha_k g_k \quad (3)$$

که در آن،  $x_k$  بردار فعلی وزن ها یا بایاس ها،  $g_k$  شیب فعلی و  $\alpha_k$  سرعت یادگیری است. در تحقیق حاضر از روش لوپری-مارکوارت<sup>۹</sup> در آموزش مدل استفاده شده است. این روش از شیوه های استاندارد بهینه سازی عددی برای تخمین ماتریس کارآیی هسین<sup>۱۰</sup> استفاده می کند. همچنین توابع انتقال استفاده شده در مدل، تابع تائزات سیگموئید است. خصوصیت این تابع، عدم محدودیت در مشتق پذیری است. با توجه به روابط استفاده شده در الگوریتم پس انتشار خط ای چندلایه، دسترسی به تابعی که به طور نامحدود مشتق پذیر باشد ضرورت می یابد. همچنین با توجه به اجرای مدل برای حالات مختلفی از تعداد لایه های پنهان و تعداد متفاوت نمونه ها،

مدل برای استخراج خروجی مورد نظر انجام می شود و ماتریس های شناسایی (Prototype) ساخته می شوند. عملیات یک شبکه ای عصبی در لایه یا لایه های انجام می شود. در این لایه ها سه فعالیت مهم انجام می شود و با توجه به این سه فعالیت باید داده های موجود را نیز به سه دسته تقسیم کرد. فعالیت اول، موسوم به «آموزش»<sup>۶</sup> به ساخت مدلی برآسان داده های دسته ای اول اختصاص دارد. فعالیت دوم موسوم به «آزمایش حین آموزش»<sup>۷</sup>، به آزمایش مدل ساخته شده برآسان داده های دسته ای دوم اختصاص دارد؛ در این مرحله مدل بهمود می یابد. در فعالیت نهایی که از آن با عنوان «پیش نگری»<sup>۸</sup> یاد می شود، مدل یک بار دیگر آزموده می شود و ضمن گرفتن خروجی از مدل، نتایج به دست آمده از خروجی با داده های دسته ای سوم مقایسه و عملکرد مدل با استفاده از روش های آماری ارزیابی می شود. تعداد نمونه های لایه ای ورودی برابر با تعداد عناصر بردار ورودی و تعداد نمونه های لایه ای خروجی برابر با تعداد عناصر بردار خروجی است. تحلیل دقیق و واقعی برای یافتن تعداد نمونه های لایه ای میانی در کل بسیار پیچیده است. تعداد نمونه های لایه ای مخفی تابعی است از تعداد عناصر بردار ورودی و نیز بیشینه تعداد نواحی از فضای ورودی، که به طور خطی از هم جدا می شوند. تعداد نمونه های لایه ای مخفی عموماً به طور تجربی به دست می آید. ساده ترین و معمول ترین نوع شبکه های عصبی مصنوعی، شبکه های عصبی چندلایه بی پیش خور همراه با ناظر است که از روش پس انتشار خط برای آموزش کمک می گیرد. در شکل ۳ یک مدل شبکه ای عصبی چندلایه که در هر لایه چند نمون دارد نشان داده شده است.

برای ایجاد مدل شبکه های عصبی، از جعبه ابزار شبکه های عصبی نرم افزار MATLAB (نسخه ۷.۰، ۲۰۰۷) استفاده شده است. چنان که مطرح شد، هر



شکل ۳. مدل شبکه های عصبی چندلایه.

در شکل ۵ تغییرات  $C_M$  بر حسب  $w/y_1$  در سرریز کناری منقاری نشان داده شده است. با بررسی این شکل می‌توان دریافت که با افزایش نسبت  $w/y_1$  مقدار ضریب دبی کاهش می‌یابد. این نتیجه‌گیری در ارتباط با سرریز کناری منقاری ساده نیز صورت گرفته است. البته نزخ کاهش ضریب  $C_M$  در سرریز کناری منقاری کمتر از سرریز کناری ساده است، زیرا در یک عرض ثابت، طول سرریز کناری منقاری نسبت به سرریز کناری ساده بیشتر است و در نتیجه دبی بیشتری از سرریز کناری منقاری عبور می‌کند.

در شکل ۶ تغییرات  $C_M$  بر حسب  $\sin(\delta/2)$  نمایش داده شده است. چنان‌که مشاهده می‌شود مقدار  $C_M$  با افزایش این پارامتر ابتدا افزایش یافته و سپس تقریباً ثابت می‌ماند. برای دست‌یابی بهتابع  $\Phi$  در رابطه‌ی ۲ برای تعیین ضریب دبی جریان، از نرم‌افزار ریاضی SPSS استفاده شده است. این نرم‌افزار از قابلیت تقریب‌zden یک تابع بین چند متغیر برخوردار است و همچنین دارای توابع از پیش‌تعریف شده و مدل‌های آماری است. برای این کار از اطلاعات اندازه‌گیری شده‌ی آزمایشگاهی استفاده شده است. بدین‌منظور به روش سعی و خطأ و با فرض توابع مختلف برای متغیر  $C_M$  به عنوان متغیر وابسته در ارتباط با متغیرهای مستقل -- نظری  $w/y_1$ ,  $Fr_1$ ,  $L/B$  -- معادلاتی برای  $C_M$  استخراج شد و سپس با استفاده از توابع خطای  $NRMSE$  و  $WQD$  (روابط ۶ و ۷)، مقدار خطای نتایج آزمایشگاهی

هم‌گرایی و دقت مدلی که در آن سه لایه و در هر لایه شش نزون وجود داشت، بیشتر از سایر مدل‌ها بوده است. در لایه‌ی خروجی نیز تنها پارامتر وابسته  $C_M$  قرار دارد و شبیه‌سازی این پارامتر توسط مدل انجام می‌پذیرد. برای نشان دادن استقلال بین پارامترهای ورودی، می‌توان از آزمون همبستگی استفاده کرد. چنان‌چه جواب این آزمون مشتباشد نشان از آن دارد که تعداد زیادی از داده‌های یک ورودی با تعداد زیادی از داده‌های ورودی دیگر در ارتباط‌اند. پاسخ منفی آزمون نیز به منزله‌ی آن است که تعداد کمی از داده‌های یک ورودی با تعداد زیادی از داده‌های ورودی دیگر در ارتباط‌اند. و بالاخره اگر جواب آزمون صفر شود، بین دو ورودی استقلال وجود دارد. رابطه‌ی ۴ نشان‌دهنده‌ی رابطه‌ی آزمون همبستگی است:

$$Cor(x, y) = \frac{Cov(x, y)}{\sigma_x \sigma_y} \quad (4)$$

و در آن،  $Cov(x, y)$  مطابق رابطه‌ی ۵ تعریف می‌شود:

$$Cov(x, y) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) \quad (5)$$

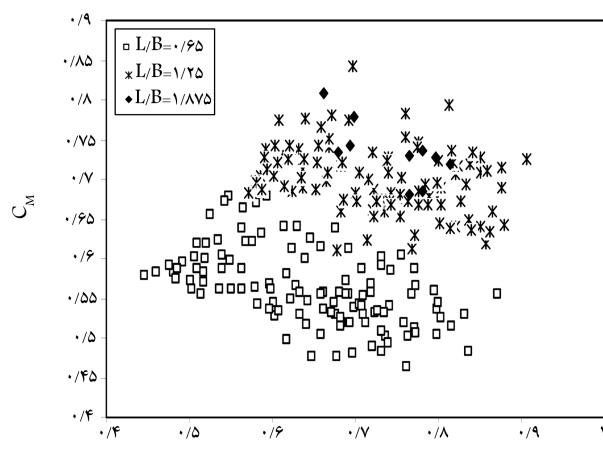
در روابط ۴ و ۵،  $\bar{x}$ ،  $\bar{y}$ ، میانگین  $x$ ‌ها و  $y$  و  $\sigma_x$  انحراف استاندارد آن هاست.

## ۴. نتایج

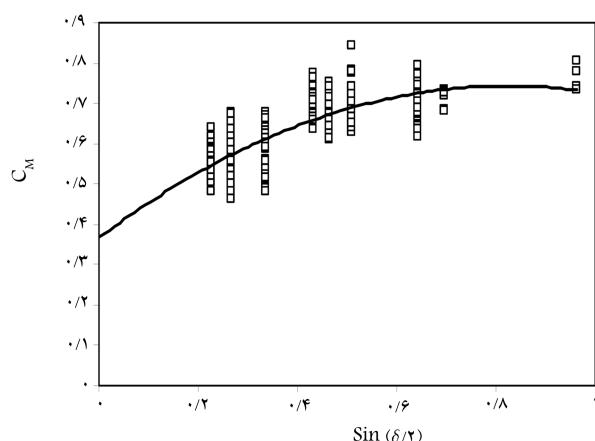
در این بخش نتایج مدل آزمایشگاهی براساس پارامترهای بی‌بعد به دست آمده در رابطه‌ی ۲ ارائه می‌شود. در شکل‌های ارائه‌شده در این بخش ارتباط هریک از پارامترهای بی‌بعد با ضریب دبی جریان آورده شده است.

### الف) نتایج آزمایشگاهی

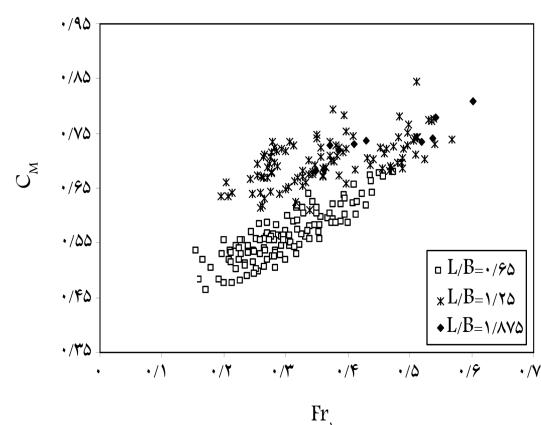
برای تعیین ضریب  $C_M$  آزمایشگاهی از رابطه‌ی معروف دیمارچی<sup>[1]</sup> استفاده شده است. در شکل ۴ تغییرات  $C_M$  بر حسب  $Fr_1$  بر حسب  $L/B$  های مختلف در سرریز کناری منقاری نشان داده شده است. چنان‌که مشاهده می‌شود، در بیشتر موارد برای افزایش عدد فرود مقدار ضریب  $C_M$  افزایش می‌یابد. زیرا اینرسی جریان در راستای انحراف افزایش یافته و به‌تun آن مقدار دبی عبوری از سرریز کناری افزایش می‌یابد.



شکل ۵. تغییرات  $C_M$  بر حسب  $w/y_1$  در سرریز کناری منقاری.



شکل ۶. تغییرات  $C_M$  بر حسب  $\sin(\delta/2)$ .



شکل ۴. تغییرات  $C_M$  بر حسب  $Fr_1$  در سرریز کناری منقاری.

متوسط مقادیر اندازه‌گیری شده است. هرچه مقدار به دست آمده از این توابع کمتر و به صفر نزدیک تر باشد، نتیجه‌ی تخمینی به جواب واقعی نزدیک تر خواهد بود. در جدول ۳، دقیق‌ترین روابط به دست آمده از نرم‌افزار SPSS و مقادیر خطای  $WQD$  و  $NRMSE$  و میزان همبستگی  $R^2$  برای هریک از ائمه شده است.

در شکل ۷ مقایسه‌ی از نتایج حاصل از روابط تخمینی ۸ تا ۱۱ و مقادیر اندازه‌گیری شده آزمایشگاهی برای سرریزکناری منقاری نشان داده شده است. ملاحظه می‌شود که در میان روابط پیشنهادی، اختلاف مقادیر توابع خطی برای این چهار رابطه

و نتایج حاصل از روابط تعیین شد.

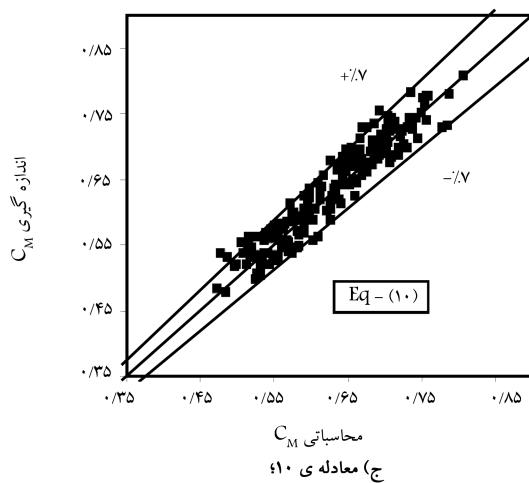
$$NRMSE = \sqrt{\frac{\sum(f(x) - F(x))^2}{\sum(f(x) - \bar{f})^2}} \quad (6)$$

$$WQD = \frac{\sqrt{\sum(F(x)f(x)(f(x) - F(x))^2)}}{\sum(f(x)F(x))} \quad (7)$$

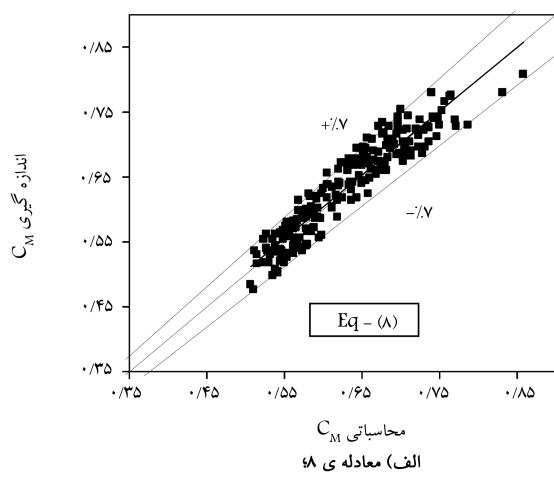
در این رابطه‌ها  $f(x)$  مقدار اندازه‌گیری شده،  $F(x)$  مقدار تخمینی و  $\bar{f}$  نشان‌گر

جدول ۳. بهترین روابط تخمین ضریب  $C_M$  سرریزهای کناری منقاری.

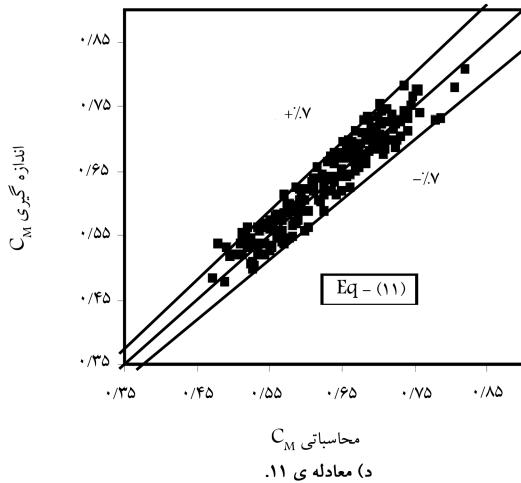
شماره‌ی معادله	معادله	$WQD$	$NRMSE$	$R^2$
۸	$C_M = ۰,۱۲۳ + ۰,۲۳۳(\frac{w}{y_1}) + ۰,۵۸۷Fr_1 + ۰,۰۹۸(\frac{L}{B}) + ۰,۰۷۰\sin(\delta/۲)$	۰,۰۴۲۶	۰,۴۰۵	۰,۸۳۶
۹	$C_M = (۰,۳۸۲ - ۰,۲۱۵Fr_1) \times (-۰,۰۵۸ + ۰,۳۴۹(\frac{L}{B})\sin(\delta/۲) + ۰,۹۱۸(\frac{w}{y_1}) + ۳,۶۳Fr_1)$	۰,۰۴۰۵	۰,۳۹۵	۰,۸۴۴
۱۰	$C_M = [(۰,۰۲۲ + ۰,۸۶۳Fr_1)]^{(۰,۷۷۸ - ۰,۱۲۷(\frac{L}{B})\sin(\delta/۲) - ۰,۴۱(\frac{w}{y_1}))}$	۰,۰۳۹۳	۰,۳۸۷	۰,۸۵۰
۱۱	$C_M = [(۰,۰۱۰۵ + ۰,۷۸۹Fr_1)]^{(۰,۷۵۹ - ۰,۱۱۴(\frac{L}{B}) - ۰,۰۹۳\sin(\delta/۲) - ۰,۷۲۴(\frac{w}{y_1}))}$	۰,۰۳۸۹	۰,۳۷۴	۰,۸۶۰



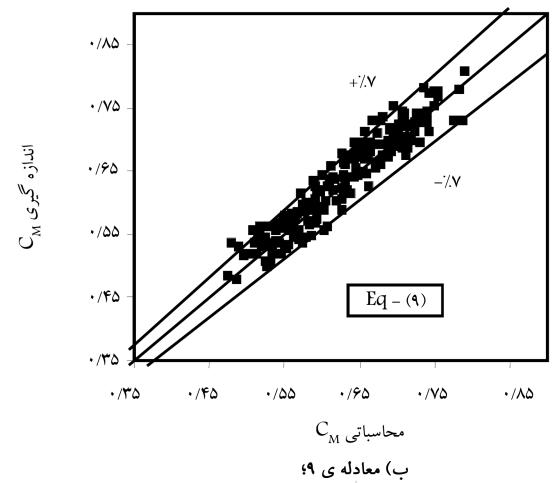
ج) معادله ۱۰



الف) معادله ۸



د) معادله ۱۱



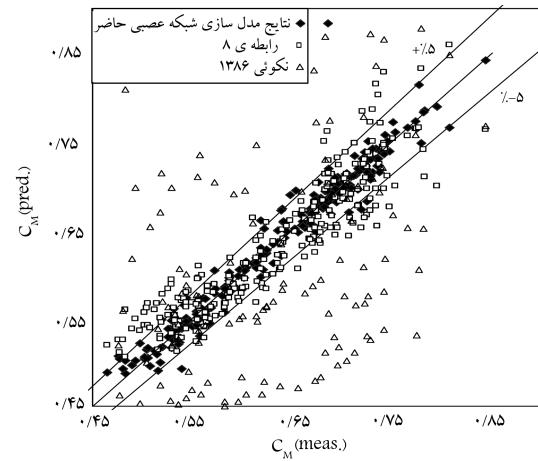
ب) معادله ۹

شکل ۷. مقایسه‌ی نتایج حاصل از روابط تخمینی با مقادیر اندازه‌گیری شده برای سرریزکناری منقاری.

**ب) نتایج مدل شبکه‌های عصبی**  
در جدول ۴ نتایج آزمون همبستگی مربوط به خروجی‌های مدل شبکه عصبی ارائه شده است. چنان‌که مشاهده می‌شود، بیشترین واپسی‌گی بین دو پارامتر بی بعد  $L/B$  و  $Fr_1$  است ولی بسیاری از اعداد موجود در جدول نزدیک به صفر یا منفی‌اند. بنابراین استقلال سری داده‌های ورودی مناسب است. برای مقایسه‌ی نتایج مدل شبکه‌های عصبی با نتایج آزمایشگاهی، از توانای خطا مذکور -- یعنی  $NRMSE$ ,  $WQD$  و  $R^*$  -- استفاده شده است. این مقادیر به ترتیب برابر  $0.159$ ,  $0.9698$  و  $0.1738$  هستند. در شکل ۸ مقایسه‌ی از نتایج مربوط به مقادیر ضریب دبی سرریز کناری متفاوت، حاصل از مدل شبکه‌های عصبی و مقادیر اندازه‌گیری شده آزمایشگاهی و رابطه‌ی پیشنهادی (رابطه ۸) نشان داده شده است.

جدول ۴. نتایج تست همبستگی.

$Fr_1$	$\sin(\delta/2)$	$L/B$	$w/y_1$
$-0.4360$	$-0.1063$	$0.3957$	—
$0.4433$	$-0.0216$	—	$0.3957$
$-0.1646$	—	$-0.0216$	$-0.1063$
—	$-0.1646$	$0.4433$	$-0.4360$
			$Fr_1$



شکل ۸. مقایسه‌ی نتایج حاصل از مدل شبکه‌های عصبی با نتایج حاصل از روابط سایر محققین، برای سرریز کناری متفاوت.

چنان‌که اشاره شد، مطالعات بسیار زیادی در ارتباط با سرریزهای کناری مستطیلی ساده صورت گرفته است ولی در ارتباط با انواع دیگر فرم‌های هندسی سرریز و از جمله سرریزهای متفاوت اطلاعات اندکی وجود دارد. در این نوشتار براساس نتایج آزمایشگاهی و تحلیل ابعادی ارتباط پارامترهای بی بعد مؤثر بر ضریب دبی جریان در سرریزهای متفاوت کناری ارائه شد و نهایتاً رابطه ۸ به عنوان ساده‌ترین رابطه با دقت مناسب برای تخمین ضریب دبی جریان برای این نوع سرریزها پیشنهاد شد. همچنین براساس نتایج آزمایشگاهی حاصله، یک مدل شبکه عصبی به منظور تخمین ضریب دبی جریان در سرریزهای متفاوت کناری پایه‌ریزی شده و خروجی‌های حاصل از این مدل در دو حالت آموزش‌یافته و آموزش‌نیافته استخراج شد. بررسی و مقایسه‌ی نتایج نشان داد که مدل شبکه عصبی حاصل از دقت بسیار مناسب‌تری برخوردار است و لذا می‌تواند به عنوان ابزاری مناسب برای تخمین ضریب دبی جریان در سرریزهای متفاوت کناری مورد استفاده قرار گیرد.

که دقیق‌ترین روابط استخراج شده‌اند -- اندک است. لذا در میان کلیه‌ی روابط بدست آمده، رابطه ۸ به عنوان ساده‌ترین رابطه با دقت نسبتاً مناسب، برای تخمین ضریب دبی جریان و به تبع آن برای تخمین دبی عبوری از روی سرریز کناری متفاوت پیشنهاد می‌شود.

## پانویس

## منابع

1. McCulloch
2. Rosenblatt
3. Minsky
4. Hopfield
5. Romelhart
6. training
7. test while training
8. forecasting
9. Levenberg-Marquardt
10. Hessian
1. حسینی، سیدمحمود و ابریشمی، جلیل؛ هیدرولیک کانال‌های باز: انتشارات آستان قدس رضوی (۱۳۷۲).
2. Subramanya, K. and Awasthy, S.C. "Spatially varied flow over side weirs", *J. Hydr. Engrg., ASCE*, **98**(1), pp. 1-10 (1972).
3. Ranga Raju, K.G.; Gupta, S.K. and Prasad, B. "Side weir in rectangular channel", *J. Hydr. Engrg., ASCE*, **105**(5), pp. 547-554 (1979).

۱۶. اسماعیلی ورکی، مهدی؛ امید، محمود و امید، محمدحسن؛ «برآورد مشخصات پرش هیدرولیکی واگرا در مقاطع مستطیلی و ذوزنقه‌ی با استفاده از شبکه عصبی مصنوعی»، چهارمین کنفرانس هیدرولیک ایران، شیراز؛ صص. ۹۹۰-۹۸۱ (۱۳۸۲).
۱۷. منتظر، غلامعلی؛ مشقق، محمدذاکرو قدسیان، مسعود؛ «پیش‌بینی خبره آبکشی سرریزهای کنگره‌ی مثلثی در بلان با استفاده از شبکه عصبی مصنوعی»، چهارمین کنفرانس هیدرولیک ایران، شیراز؛ صص ۱۰۴۰-۱۰۳۳ (۱۳۸۴).
۱۸. Yuhong, Z. and Wenxin, H. "Application of artificial neural network to predict the friction factor of open channel flow", *Commun. Nonlinear Sci. Numer. Simulat. Journal*, homepage: www.elsevier.com/locate/cnncns (2004).
۱۹. Khorchani, M. and Blanpain, O. "Development of a discharge equation for side weir using artificial neural networks", *J. Hydroinformatics*, **07**, pp. 10 (2005).
۲۰. قبادیان، رسول و شفاعی بجستان، محمود؛ «بهینه‌یابی ضریب تحلیله سرریزهای کناری در کانال‌های آبیاری با استفاده از شبکه‌های عصبی مصنوعی»، اولین همایش مدیریت شبکه‌های آبیاری و زهکشی (۱۳۸۵).
۲۱. هنر، نورج و طرازکار، محمدحسن؛ «کاربرد شبکه‌های عصبی مصنوعی در تخمین ضریب آبدی سرریزهای جانبه‌ی»، مجله علوم کشاورزی و منابع طبیعی، جلد چهارم، شماره ششم (۱۳۸۴).
۲۲. برقمی، سیدمحمد و کبیری سامانی، عبدالرضا؛ «تعیین ضریب دبی سرریزهای با استفاده از اطلاعات آزمایشگاهی و روش تشابه ناقص»، پنجمین کنفرانس هیدرولیک ایران، کرمان، صص ۱۸۸-۱۸۱ (۱۳۸۴).
۲۳. نکوبی، محمدعلی؛ بررسی و تعیین ضریب دبی سرریز جانبی متقاضی بصورت آزمایشگاهی، پایان نامه کارشناسی ارشد، گرایش سازه‌های هیدرولیکی، دانشکده‌ی مهندسی عمران، دانشگاه صنعتی شریف (۱۳۸۵).
۲۴. اسماعیلی، حجت؛ افزایش راندمان سرریزهای کناری با تغییر فرم هندسی ورودی پایان نامه کارشناسی ارشد، گرایش مهندسی آب، دانشکده‌ی مهندسی عمران، دانشگاه صنعتی اصفهان (۱۳۸۸).