

مدل هوشمند تطبیقی عصبی - فازی در برآورد ضریب رفتار سازه‌ی فولادی با پیکربندی مهاربندی واگرا تحت زلزله‌های حوزه‌ی نزدیک پالس‌گونه

سید عبدالنبي رضوی (استادیار)

گروه مهندسی عمران، واحد آزادان، دانشگاه آزاد اسلامی، آزادان، ایران

نوید سیاه‌پلو* (استادیار)

گروه مهندسی عمران، مؤسسه‌ی آموزش عالی جهاد دانشگاهی، خوزستان، ایران

مهدي ههدوي عادلي (استادیار)

گروه مهندسی عمران، واحد شوشتر، دانشگاه آزاد اسلامی، شوشتر، ایران

ارائه‌ی یک مدل هوشمند بین مشخصات هندسی سازه، سطح عملکرد طراحی و ضریب رفتار در قاب‌های فولادی با مهاربندی واگرا تحت اثر زلزله‌های حوزه‌ی نزدیک، هدف نوشтар حاضر است. بدین منظور، یک بانک داده‌ی وسیع متشکل از ۱۲۹۶۰ داده با توعی ۳، ۱۵، ۱۲، ۹، ۶ و ۲۰ طبقه‌ی دویعده، ۳ تیپ سختی ستون و ۳ درجه‌ی لاغری مهاربندی طراحی و در برابر ۲۰ زلزله‌ی حوزه‌ی نزدیک با آثار جهت‌پذیری پیش‌روندۀ برای ۴ سطح عملکردی مختلف تحلیل شدند. جهت تولید مدل سیستم عصبی - فازی تطبیقی، با بهره‌گیری از روش‌های دسته‌بندی تقریبی و خوشبندی فازی (FCM) ۶۷۶۹ داده جهت آموزش سیستم استفاده شده است. نتایج به دست آمده نشان‌دهنده‌ی دقت بیشتر FCM نسبت به روش دیگر است. جهت اعتبارسنجی و آزمون مدل هوشمند پیشنهادی، معیارهای محاسبه‌ی خطأ جهت ۲۲۵۷ داده‌ی آزمون استفاده شدند. نتایج حاصل از بررسی همبستگی مدل، نشان‌دهنده‌ی وجود دقت بسیار بالا در مدل هوشمند پیشنهادی است.

razavi@iauabadan.ac.ir
siahpolo@acecr.ac.ir
mehmahad@yahoo.com

وازگان کلیدی: مدل هوشمند، عصبی - فازی تطبیقی، ضریب رفتار، مهاربندی واگرا، زلزله‌ی حوزه‌ی نزدیک پالس‌گونه، سطح عملکرد.

۱. مقدمه

شیمازاكی^۱ و همكاران (۱۹۸۴)، محدوده‌ی برای R و T تعریف کردنده که در آن محدوده، قانون تساوی تغییرمکان برقرار است.^[۱] در ادامه، لیاج^۲ (۱۹۹۷)، ضمن توسعه‌ی مطالعه‌ی شیمازاكی، روش دقیق‌تری را ارائه کرد که به کمک آن می‌توان بیشینه‌ی دریفت لرزه‌ی را، بهویژه برای ساختمان‌هایی که دوره‌ی تناوب آن‌ها نزدیک مرز ناحیه‌ی شتاب و سرعت ثابت طیفی است، محاسبه کرد.^[۲] بسیاری از مطالعات انجام گرفته‌نیشان می‌دهد که استفاده از قانون تساوی تغییرمکان می‌تواند به نتایج غیرقابل پذیرشی از تغییرمکان طبقه‌منجر شود، که عموماً این مقدادرست بالا محاسبه می‌شوند.^[۳-۴] نکته‌ی دیگر این است که بیشینه‌ی تغییرمکان و پروفیل دریفت بین طبقه‌ی با تغییر فاز رفتار سازه از ارجاعی به غیرارتجاعی به شدت تغییر می‌کند. کاستیلیانی و زامبرانو^۵ (۲۰۱۰)، ضریب رفتار (ضریب کاهش نیرو) در سیستم قاب خمشی فولادی را با استفاده از شاخص خسارت تجمعی پیشنهاد کردن. بدین منظور از مجموعه‌ی از تحلیل‌های تاریخچه‌ی زمانی ارجاعی استفاده شد و نتایج به دست

در روش‌های طراحی نیرویی، تغییرمکان بیشینه و زاویه‌ی دریفت بین طبقه‌ی غیرخطی را می‌توان از ضرب مقادیر متأثر با تسلیم، که در اثر نیروهای جانبی طراحی کاهش یافته به دست آمده‌اند، در ضریب رفتار سازه (R) به دست آورد. در این روش فرض می‌شود که قانون تساوی تغییرمکان که برای سازه‌های یک درجه آزادی وجود دارد، برای سازه‌ی چند درجه آزادی نیز قابل استفاده است. ضریب تقویتی که به طور همزمان در بیشینه‌ی تغییرمکان و زاویه‌ی دریفت بین طبقه‌ی ضرب می‌شوند، این حقیقت را نشان می‌دهد که اصلی ترین اشکال وارد بر روش نیرویی این است که فرض می‌کند شکل تغییرمکان طبقه و پروفیل دریفت بین طبقه‌ی توزیع یافته در ارتفاع در خلال تحریک‌های لرزه‌ی ثابت باقی می‌ماند. برای سازه‌های بن مسلح،

* نویسنده مستول

تاریخ: دریافت ۱۳۹۹/۵/۱۱، اصلاحیه ۱۳۹۹/۵/۲۷

DOI:10.24200/J30.2020.55782.2775

Archive of SID

کراوینکلار^۶ و همکاران (۱۹۹۶) با ارزیابی قاب خمشی فولادی در اثر رکورد حوزه‌ی نزدیک نشان دادند که پاسخ سازه نسبت به زمان تداوم پالس شتاب، که متناسب با دوره‌ی تناوب اصلی است، بسیار حساس است.^[۱۲] از طرفی آثار ماهیت پالسی ذکر شده در رفتار خطی و غیرخطی سیستم یک درجه آزادی (SDOF)^۷ نیز مورد توجه پژوهشگران مختلف بوده است.^[۱۳] ربطی بین ویژگی‌های زلزله و انرژی ورودی حاصل از پالس سرعت با دوره‌ی تناوب بلند، که با بهترین مشخص از شتاب نگاشت پالسی شکل منشأ می‌گیرد و یا در اثر شتاب پالس‌گونه با محتوای بسامدی بالا شکل می‌گیرد، می‌تواند درجه‌ی پیش‌بینی مفید برای درک پهلو آثار مخرب زلزله‌های حوزه‌ی نزدیک در ساختمان‌های با طرح آینه‌نامه‌ی محسوب شود. گرامی و همکاران (۲۰۱۳)، با بررسی قاب‌های خمشی فولادی در برابر زلزله‌ی حوزه‌ی نزدیک با سرعت پالس بیشتر از ۵۰٪ ثانیه نشان دادند که اثر جهت‌پذیری پیش‌رونده،^۸ شکل‌پذیری کلی و محلی را به ترتیب در حدود ۱/۱، ۲/۶-۳/۵، ۱/۲-۳/۵ برابر افزایش می‌دهد.^[۱۴] همچنین مشایخی و همکاران (۲۰۱۹) نشان دادند که تغییر مکان نسبی بین طبقه‌ی در طبقات فوقانی سازه‌های فولادی تحت زلزله‌های حوزه‌ی نزدیک، اثر جهت‌پذیری پیش‌رونده حدود ۳۰ تا ۵۰ درصد بیشتر از زلزله‌های دور از گسل دارد.^[۱۵]

از طرف دیگر، اخیراً مطالعات ارزشمندی پیرامون بهبود و بهینه‌سازی روابط طراحی سازه‌های فولادی با بهره‌گیری از سیستم عصبی - فازی تطبیقی صورت گرفته است. روش‌های سیستم تطبیقی عصبی - فازی (ANFIS) و شبکه‌های عصبی مصنوعی (ANN) جهت تخمین خسارت‌های پل‌های فولادی با استفاده از پارامترهای دینامیکی توسط حکیم و رازک (۲۰۱۳) استفاده شده است. این صفا و همکاران (۲۰۱۶) با بهره‌گیری از سیستم تطبیقی عصبی - فازی مقاومت پرشی تیرهای مرکب بتني - فولادی را بررسی کردند. هاکان^۹ و همکاران (۲۰۱۷) نیز با بررسی روش‌های مختلفی همچون رگرسیون غیرخطی و سیستم تطبیقی عصبی - فازی، خشن‌ستون‌های فولادی مرکب (پر شده با بتن) را برآورد کردند و نشان دادند که مدل ANFIS قادر به پیش‌بینی خشن‌ستون‌های CFT با دقت بالاست.^[۱۶]

در پژوهش حاضر، یک مدل هوشمند جهت تخمین ضریب رفتار سازه‌های فولادی با مهاربندی واگرا مورد انتظار است. مدل مذکور بر پایه‌ی مشخصات هندسی قاب و براساس یک مطالعه‌ی پارامتریک بر روی ۱۶۲ قاب با مهاربندی واگرای مجرا در ۴ سطح عملکردی مختلف تحت ۲۰ زلزله‌ی حوزه‌ی نزدیک شکل گرفته است. مشخصات هندسی در نظر گرفته شده، شامل: تعداد طبقات، لاغری بادیندها، سختی ستون‌ها و نسبت طول پیوند به کل طول تیر است. بدین منظور لازم است بانک داده‌ی گستردگی پیش‌نیاز به کمک تحلیل دینامیکی غیرخطی تهیه شده است. با پیکربندی مهاربندی واگرا به کمک تحلیل دینامیکی حوزه‌ی زلزله‌ی نزدیک و دوره‌ی تعدد آنالیز غیرخطی صورت پذیرفته است، تا یک بانک اطلاعاتی شامل طیف وسیعی از داده‌های مرتبه ایجاد شود. مدل مورد انتظار باید به‌نحوی تولید شود تا به کمک روابط ساده‌ی پیشنهاد شده، بتواند تخمین قابل قبولی از نیازهای تعییرشکل سازه بدون نیاز به تحلیل‌های پیچیده را به دست آورد. توجهات، سیستم تطبیقی عصبی - فازی جهت تولید مدل هوشمند برآورد ضریب رفتار استفاده شده است. به نظر می‌رسد نتایج حاصل از مدل هوشمند، تطابق خوبی با نتایج دقیق منتظر از آنالیز تاریخچه‌ی زمانی خواهد داشت. تأکید اصلی بر معرفی توانمندی روابط پیشنهادی در تطبیق آن‌ها با چارچوب روش‌های طراحی است، که بر پایه‌ی تحلیل‌های ارجاعی استوار هستند. در فرایند مذکور، برای ضریب رفتار معین (R)، مدل هوشمند ارائه شده می‌تواند تخمین قابل قبولی از بیشینه‌ی تعییر مکان باشد،

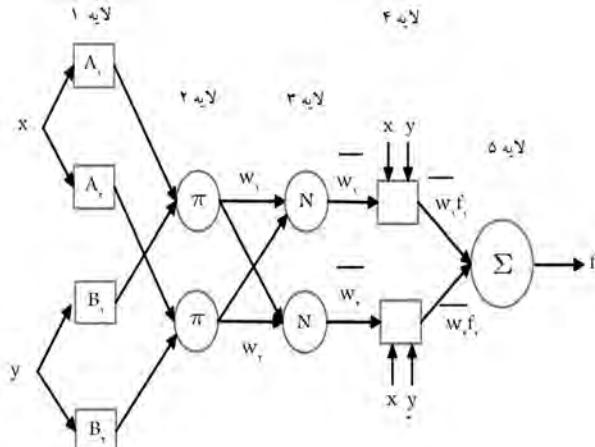
آمده با مقادیر متناظر با مطالعات پیشین انطباق خوبی را نشان داد. به جهت سادگی در تحلیل غیرخطی و عدم نیاز به صرف زمان طولانی، ضریب رفتار به دست آمده از تحلیل خطی می‌تواند دامنه‌ی گسترده‌تری از اهداف عملکردی را پوشش دهد و از طرفی، با سطوح مختلف خسارت نیز هم خوانی مطلوبی دارد.^[۱۷]

تعریف مختلفی از ضریب رفتار R متناظر وجود دارد، که یکی از آنها در دستورالعمل FEMA ۴۴۰،^[۱۸] آمده است. در حقیقت، ضریب R عبارت از نسبت شتاب طیفی ارجاعی متناظر با دوره‌ی تناوب مود اول ارتعاشی به ضریب برش پایه‌ی تسییم سازه حاصل از تحلیل با رافزو است. دریک تعریف دیگر، آن‌چه عنوان ضریب R تعریف شده است، عبارت است از نسبت برش پایه‌ی ارجاعی به برش پایه‌ی غیرارتجاعی که هر دو از تحلیل تاریخچه‌ی زمانی سازه به دست می‌آیند.

تجربه‌ی زمین لزه‌های پیشین مؤید این است که بسته به شدت و محتوای زلزله، پاسخ سازه وارد ناحیه‌ی غیرخطی می‌شود. بررسی پاسخ‌های غیرخطی سازه نشان می‌دهد که نیازهای نیروی برش پایه در این حالت کاوش می‌باشد. کاوش در نیروی ارجاعی و تبدیل آن به نیروی برش پایه‌ی غیرارتجاعی، در بسیاری از آینه‌نامه‌های لزه‌ی پیش‌بینی با ضریب رفتار (ضریب کاهش مقاومت) تعریف شده است. این ضرایب عموماً بر اساس مطالعات تجربی به دست آمده‌اند. وظیفه‌ی ضرایب مذکور در نظر گرفتن کلیه‌ی آثار غیرخطی سازه است. بررسی‌های مختلف نشان می‌دهند که ضریب مذکور به درجه‌ی غیرخطی شدن اعضاء، میله‌ای، رفتار چرخنده و اضافه مقاومت سازه وابسته است.^[۱۹] اینکال اساسی وارد بر ضریب رفتار این است که برای سازه با ترازهای عملکردی مختلف، ثابت فرض شده است و نمی‌تواند تصویر مناسبی از سطوح غیرخطی شدگی سازه و اجزاء آن ارائه کند. به طور نمونه، اگر ضریب رفتار سازه کمتر از مقدار واقعی آن در نظر گرفته شود، نیروهای وارد بر آن پیشتر در نظر گرفته می‌شوند و می‌توانند به غیراقتصادی شدن طرح بی‌انجامند. در مقابل، اگر ضریب رفتار انتخابی بیشتر از مقدار واقعی آن انتخاب شود، نیروی برش پایه کمتر از مقدار واقعی محاسبه می‌شود. در این حالت به نظر می‌رسد با ورود سازه به ناحیه‌ی غیرخطی، نیازهای تعییرشکلی بیشتر از ظرفیت اعضا شود و به دنبال آن، خرابی در سازه شکل گیرد. کراوینکلار و رهنما^{۱۰} (۱۹۹۲) ثابت کردند برای ساختگاه با خاک نرم، شرایط ساختگاه می‌تواند آثار مهمی در R داشته باشد.^[۱۱]

پژوهش این است که در مجاورت گسل‌های فعل، حرکت زمین به شدت متأثر از مکانیسم گسلش، راستا و جهت گسیختگی گسل با توجه به سایت (به طور مثال جهت‌پذیری پیش‌رونده) و تعییرشکل استاتیکی ماندگار در محل گسلش است، که به عنوان آثار پرتایی یا حرکت پرتایی شناخته می‌شود؛ بنابراین پارامترهای زلزله‌ی حوزه‌ی نزدیک باعث می‌شود که مقدار قابل توجهی ارزی گسیختگی گسل، به شکل یک تحрیک پالس‌گونه با دوره‌ی تناوب بلند نمایان شود. لازم به ذکر است که آثار جهت‌پذیری پس‌رونده فاقد ماهیت پالس‌گونه است. این موضوع از مهم‌ترین وجوده تأثیر زلزله‌های حوزه‌های نزدیک و دور است. حرکت زمین، چنین ماهیت پالس‌گونه‌ی دارد که غالباً در ابتدای شتاب نگاشت نمایان می‌شود و تمايل دارد که بخش دوره‌ی تناوب بلند طیف پاسخ شتاب را افزایش دهد. در این حالت، سازه مقدار قابل توجهی ارزی زلزله را با تعداد اندکی نوسان با دامنه‌ی بزرگ مستهلك می‌کند و نیازهای قابل توجهی بر سازه تحمیل می‌شود. در نتیجه خطر ایجاد شکست ترد در المان‌های سازه با جزئیات اجرایی ضعیف تقویت می‌شود. آثار تعیین‌کننده‌ی چنین پدیده‌ی در خلال زلزله ارزکان (۱۹۹۲)، لاندرز (۱۹۹۲)، نورث‌ریچ (۱۹۹۴)، کوبه (۱۹۹۵)، کوچایی (۱۹۹۹)، و دیزو و چی - چی تایوان مشاهده شده است.

حال^{۱۱} و همکاران (۱۹۹۵) نشان دادند که تعییر مکان ایجاد شده در اثر پالس زلزله‌ی حوزه‌ی نزدیک، نیازهای لزه‌ی قابل توجهی را بر سازه تحمیل می‌کند.^[۱۲]



شکل ۱. ساختار یک شبکه‌ی ANFIS ساده با دو ورودی x و y و خروجی f .^[۲۱]

مصنوعی (ANN)،^[۱۴] پارامترهای FIS را تعیین می‌کنند. در یک سیستم فازی-عصبی، ساختارهای برایه‌ی داده و ادراک، به عنوان داده‌های ورودی شرکت می‌کنند. راه معمول برای بدکارگیری یک الگوریتم یادگیری در FIS این است که سیستم FIS را در یک ساختار مانند شبکه‌های عصبی ارائه کرد.^[۲۱]

شکل ۱ برای ورودی‌های x و y و خروجی f مشاهده می‌شود.^[۲۱]

در لایه‌ی اول، که آن را لایه‌ی فازی نیز می‌نامند، درجه‌ی عضویت^[۱۵] هر یک از متغیرهای زبانی^[۱۶] محاسبه می‌شود. برای مثال، چنانچه برای هر یک از ورودی‌های x و y ، فقط دوتابع عضویت وجود داشته باشد، خروجی لایه‌ی اول به صورت رابطه‌های ۱ و ۲ خواهد بود:

$$O_i^1 = \mu_{A_i}(x) \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (1)$$

$$O_i^2 = \mu_{B_i}(y) \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (2)$$

که در آن‌ها، x و y ، داده‌های ورودی گره‌های A_i و B_i ، متغیرهای زبانی^[۱] تابع عضویت A_i و B_i هستند. در لایه‌ی دوم، قسمت (and) در قواعد (اگر - آنگاه) سیستم فازی، عملیاتی می‌شود و به صورت حاصل ضرب^[۱۷] در نظر گرفته می‌شود. لازم به ذکر است که قواعد (اگر - آنگاه) فازی در ANFIS به صورت رابطه‌ی ۳ تعریف می‌شوند.

$$\text{IF } x \text{ is } A_i \text{ and } y \text{ is } B_i \text{ THEN } f_i = p_i x + q_i y + r_i \quad (3)$$

$$i = 1, 2, \dots, n$$

که در آن، n تعداد قواعد و پارامترهایی هستند که در ضمن مرحله‌ی آموزش تعیین می‌شوند. خروجی لایه‌ی دوم از طریق رابطه‌ی ۴ به دست می‌آید:

$$w_i = \mu_{A_i}(x) \times \mu_{B_i}(y) \quad (4)$$

$$i = 1, 2, \dots, n$$

در لایه‌ی سوم، که آن را لایه‌ی نرمالیزه^[۱۸] می‌نامند، وزن‌های محاسبه شده در آن توسط رابطه‌ی ۵ نرمال می‌شوند:

$$\bar{w}_i = \frac{w_i}{\sum_{i=1}^n w_i} \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (5)$$

۲. مبانی سیستم عصبی - فازی تطبیقی

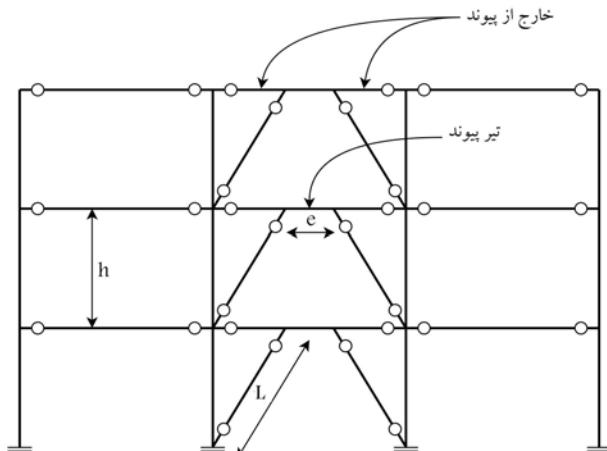
نیاز به حل مسائل پیچیده، غیرخطی و متغیر با زمان، روز به روز رشد بیش از پیش پیدا می‌کند. مدل‌های مرسوم ریاضی به طور مؤثری به تجزیه و تحلیل خطی و ثابت می‌پردازند. روش‌هایی که بر اساس مدلی خاص کار می‌کنند، اگرچه توانایی تجزیه و تحلیل مسائل پیچیده‌ی غیرخطی و متغیر با زمان را دارند، با این حال با محدودیت‌های نیز روبرو هستند. ترکیب مسائل با مسائل دیگر نظری تصمیم‌گیری وغیره، الهام‌بخش رشد روش‌های هوشمندی، مثل: منطق فازی، شبکه‌های عصبی، الگوریتم‌های نزتیک و سیستم‌های خبره شده‌اند. سیستم‌های هوشمند، عمده‌ای ترکیبی از روش‌های مذکور را جهت حل مسائل بسیار پیچیده‌ی واقعی به کار می‌برند. اگرچه هم منطق فازی و هم شبکه‌های عصبی مصنوعی در حل مسائل غیرخطی متغیر با زمان، بسیار موفق بوده‌اند، اما هر کدام از آن‌ها با محدودیت‌های روبرو هستند، که استفاده از آن‌ها در حل مؤثر بسیاری از این‌گونه مسائل کاهش می‌یابد.^[۱۹]

تعیین دقیق تعداد قوانین و توابع عضویت در منطق فازی، برای مسائل پیچیده بسیار دشوار و وقت‌گیر است. همچنین بهینه‌سازی حل فازی به شدت وقت‌گیرتر و دشوارتر است. فهم ماهیت جعبه‌ی سیاهی^[۱۰] شبکه‌های عصبی و پی بردن به چگونگی یادگیری رابطه‌ی ورودی‌ها و خروجی‌ها و ایجاد نگاشت مناسب توسعه شبکه‌های عصبی بسیار پیچیده است.^[۲۰] ترکیب مناسب شبکه‌های عصبی و منطق فازی ضمن اینکه به صورت مؤثری به رفع محدودیت‌های مرتبط با دو تکنولوژی می‌پردازد، به حل مسائل پیچیده‌ی واقعی نیز کمک می‌کند.

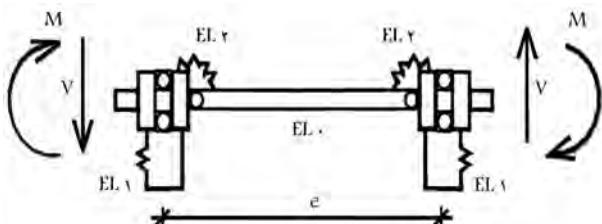
ترکیب منطق فازی و شبکه‌های عصبی باعث رفع کمبودهای موجود در رابطه با هر یک از تکنولوژی‌های ذکر شده می‌شود. تکنولوژی شبکه‌های عصبی می‌تواند جهت یادگیری رفتار سیستم بر اساس داده‌های ورودی و خروجی استفاده شود و این دانش کسب شده می‌تواند جهت تولید قوانین فازی و توابع عضویت و در نتیجه، کاهش زمان توسعه به کار رود.^[۱۹] سیستم‌های عصبی فازی می‌توانند قوانین فازی و توابع عضویت سیستم‌های پیچیده، که تکنولوژی منطق فازی در مورد آن‌ها به تنها با مشکلاتی مواجه است، را تولید کنند. استفاده از الگوریتم‌های غیرابتکاری^[۱۱] در سیستم‌های عصبی - فازی باعث افزایش دقت، بهبود عملکرد، و قابلیت اطمینان سیستم‌های اشاره شده می‌شود و عموماً هزینه‌ها را کاهش می‌دهد. توانایی بهینه‌سازی سیستم‌های عصبی - فازی، از دیگر قابلیت‌های کلیدی آن‌ها به شمار می‌رود. قوانین و توابع عضویت یک سیستم‌های می‌توانند از قوانین فازی جهت تخمین اولیه‌ی عصبی بهینه شود. این سیستم‌های می‌توانند از قوانین فازی جهت استفاده کنند.

سیستم‌های فازی - عصبی اولین بار در سال ۱۹۹۳ توسط جانگ^[۱۲] ارائه شد.^[۲۱] در صورت وجود دانش بر مبنای قاعده‌های زبانی - فازی، می‌توان سیستم استنتاج فازی را ایجاد کرد، سپس در صورت وجود داده‌های لازم و یا آموزش آن‌ها از طریق مدل، می‌توان از شبکه‌های عصبی استفاده کرد. برای ایجاد یک سیستم استنتاجی فازی^[۱۳] باید مجموعه‌های فازی، عملگرهای فازی و اساس دانش موجود را مشخص و برای ساختن یک شبکه‌ی عصبی، باید ساختار و الگوریتم یادگیری را مشخص کرد.

در ساختار یک سیستم فازی - عصبی، الگوریتم‌های یادگیری شبکه‌ی عصبی



شکل ۲. نمای قاب‌های استفاده شده در پژوهش حاضر.

شکل ۳. مدل سازی تیر پیوند.^[۲۷]

و تیر هستند. طراحی قاب‌ها به صورتی انجام شده است که علاوه بر فراهم ساختن کمینه‌ی مقاومت مورد نیاز، از کمایش احتمالی مهاربندها جلوگیری شود. با این حال در راستای تولید سه حالت α (سختی ستون‌ها)، طراحی اتصال‌های ستون‌ها دو بار دیگر با افزایش مقطع اتصال مجدد صورت پذیرفته است. مقادیر ذکر شده برای مدل‌ها با تعداد طبقات مختلف، متفاوت است. هر دو پارامتر λ و α با تغییر در ارتفاع قاب، که در نتیجه‌ی تغییر تعداد طبقات حاصل می‌شود، تغییر می‌کنند.

بر اساس اصول طراحی بر مبنای ظرفیت، مهاربندها، ستون‌ها و تیرهای خارج از پیوند‌ها باید به گونه‌ی طراحی شوند تا اساساً کشسان باقی بمانند.^[۲۸, ۲۹] بنابراین، اعضاء مذکور باید مقاومت کافی در برابر نیروهای متناسب با مقاومت مورد انتظار تیر پیوند، از جمله سخت‌شدگی کرنشی داشته باشند.^[۲۶] مهاربندها برای مقاومت در برابر بارهای لرزه‌یی متناظر با مقاومت برشی تیر پیوند طراحی می‌شوند. طراحی تیرهای خارج از پیوند مشابه مهاربند‌هاست.

در قاب‌های با پیکربندی مهاربندی واگر، پاسخ غیرکشسان تیرهای پیوند با استفاده از روش پیشنهادی توسط بوسکو^{۱۹} و همکاران^[۲۰, ۱۵] مدل شده است. مدل مذکور اثر نیروی برشی و لنگر خمی را در رفتار غیرکشسان تیرهای پیوند با طول کوتاه، متوسط و بلند شبیه‌سازی می‌کند. مدل تیر پیوند، ۵ المان متصل شده به یکدیگر دارد، که در شکل ۳ مشاهده می‌شوند. المان میانی (EL^۰)، طول تیر پیوند و لنگر خمی برابر دارد، که باعث می‌شود تا پاسخ خمی کشسان در نظر گرفته شود. در مدل سازی اخیر، دو المان بدون طول (EL^۱ و EL^۲) وجود دارند. المان EL^۱ نیز از پاسخ برشی کشسان و غیرکشسان تیر پیوند را در نظر می‌گیرد و المان EL^۲ نیز پاسخ‌های غیرکشسان خمی قسمت انتهایی تیر پیوند را منظور می‌کند. همچنین نقاط ۱ و ۳ EL^۱ و EL^۳، آزادی مستقل لازم جهت تغییر مکان‌های انتقالی و دورانی دارند.^[۲۷] تیرها، ستون‌ها، مهاربندها و تیرهای خارج از تیر پیوند با کمک المان‌های کشسان مدل شدند تا به صورت کشسان باقی بمانند. میرایی رایلی همچنین I_c ممان اینرسی دوم ستون‌ها، h ارتفاع طبقه و θ زاویه‌ی بین مهاربند

لایه‌ی چهارم، لایه‌ی فازی زدایی است، که در آن هر نود با ضرب وزن نرمال شده‌اش در تابع f_i ، به صورت رابطه‌ی ۶ در تخمین خروجی سیستم تأثیر می‌گذارد.

$$O_i^t = \bar{w}_i f_i = \bar{w}_i (p_i x + q_i y + r_i) \quad (6)$$

$$i = 1, 2, \dots, n$$

که در آن، \bar{w}_i خروجی لایه‌ی سوم و p_i , q_i و r_i مجموعه‌ی پارامترها هستند. پارامترهای موجود در لایه‌ی چهارم به عنوان پارامترهای تیجه‌گیری، قابل تنظیم هستند. سرانجام در لایه‌ی پنجم، تمام سیگال‌های ورودی به لایه، بر اساس رابطه‌ی ۷ با هم جمع و حاصل آن به عنوان خروجی سیستم تلقی می‌شود.

$$O_i^o = \text{Overall output} = \sum_{i=1}^n \bar{w}_i f_i \quad (7)$$

$$i = 1, 2, \dots, n$$

۳. تولید بانک داده

۱.۳. طراحی، مدل‌سازی و تحلیل غیرخطی سازه

پژوهش حاضر، بر پایه‌ی قاب‌های منظم دو بعدی با ارتفاع ثابت ۳ متر و طول دهانه‌ی ۵ متر شکل گرفته است. ستون‌ها در اتصال به زمین از نوع مفصلی و قادر به انتقال لنگر در طول ارتفاع خود بودند، همچنین تیرها به صورت مفصلی به ستون‌ها اتصال داشتند. بارهای فلای مرده و زنده‌ی وارده بر تیرها به ترتیب برابر با ۲۵۰۰ و ۱۰۰۰ کیلوگرم بر متر بوده است. به علاوه، حد جاری شدن فولادهای مصرفی ۲۴۰۰ کیلوگرم بر سانتی‌متر مربع در نظر گرفته شده است. قاب‌ها برای براورده ساختن ضوابط مبحث دهم مقررات ملی ساختمان به روش LRFD تحلیل و طراحی شده‌اند. تعداد طبقات (n_s)، ۳، ۶، ۹، ۱۲، ۱۵، ۲۰ طبقه در نظر گرفته شدند. نمای کلی قاب‌های استفاده شده در شکل ۲ مشاهده می‌شود. دوره‌ی تناوب طبیعی قاب‌ها با استفاده از رابطه‌ی $T = ۰/۰۸ H^{۰/۷۵}$ و در نظر گرفتن H به عنوان ارتفاع کل قاب‌ها محاسبه شده است.^[۲۲]

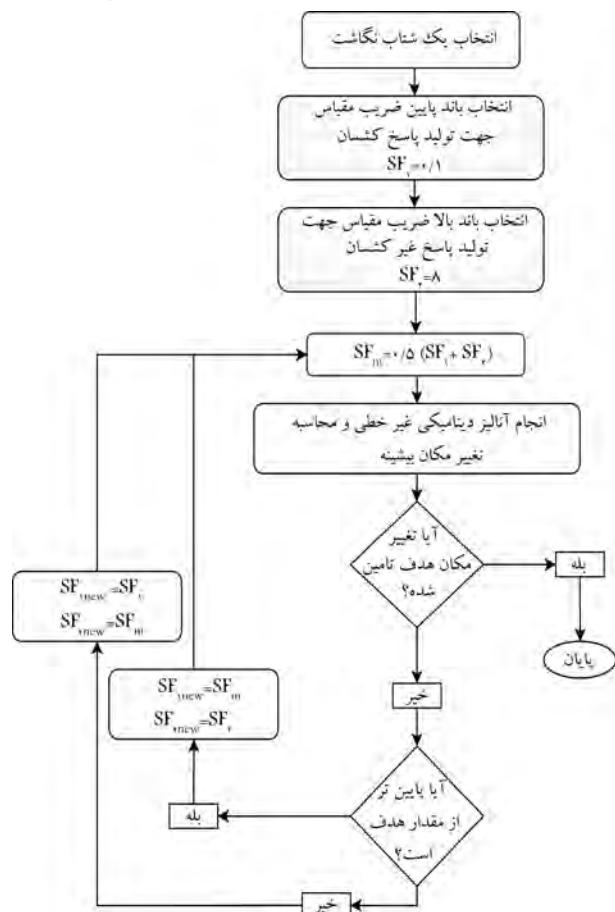
طول تیرهای پیوند به سه دسته‌ی: کوتاه، متوسط و بلند تقسیم‌بندی می‌شوند.^[۲۳, ۲۴] برای طول‌های کمتر از $Vp/1,6\text{ Mp}$ ، رفتار تیر پیوند به صورت برشی و برای طول‌های بیش از $Vp/2,6\text{ Mp}$ ، رفتار تیر پیوند به صورت خمی ممنوع می‌شود. برای طول‌های بین دو مقدار اخیر، رفتار تیر پیوند برشی - خمی در نظر گرفته می‌شود.^[۲۳, ۲۴] بدین ترتیب مدل‌ها برای طول تیرهای پیوند سه‌گانه‌ی ۴، ۵، ۶، ۷، ۸، ۹، ۱۰، ۱۱، ۱۲ مدل با لاغری مهاربندی λ سه‌گانه بسط داده شده‌اند. لاغری بادیندها با استفاده از رابطه‌ی λ به دست آمدند.^[۲۵]

$$\lambda = \frac{l}{\pi \cdot r} \sqrt{\frac{F_y}{E}} \quad (8)$$

که در آن، l طول بادیند، r شعاع ژیراسیون مقطع مهاربندی، F_y تنش جاری شدن فولاد مصرفی و E مدول یانگ مصالح است. اثر سختی ستون‌ها در ضریبی با عنوان L ارائه شده است (رابطه‌ی ۹):^[۲۵]

$$\alpha = \frac{n_c \cdot I_c \cdot L_d}{n_d \cdot A_d \cdot h^3 \cdot \cos^4 \theta} \quad (9)$$

که در آن، n_c و n_d به ترتیب تعداد ستون‌ها و تعداد مهاربندها در یک طبقه است. همچنین I_c ممان اینرسی دوم ستون‌ها، h ارتفاع طبقه و θ زاویه‌ی بین مهاربند



شکل ۴. فلوچارت روند تغییر در ضرب مقیاس.

زلزله در دسترس باشد، تشخیص آن به مراتب ساده‌تر است. یکی دیگر از معیارهای تشخیص زلزله‌ی حوزه‌ی نزدیک، فاصله‌ی سایت تا منبع لرزه‌ی است. معمولاً در زلزله‌های حوزه‌ی نزدیک فواصل بین ۱۵ تا ۳۰ کیلومتر را به عنوان نزدیک گسل تعریف می‌شود. بر اساس مطالعات انجام گرفته توسط بیکر^[۲۱]، تعریف کلی برای تشخیص زلزله‌ی حوزه‌ی نزدیک ارائه شده است. بر اساس تعریف مذکور، سه ویژگی باید به طور هم زمان در نظر گرفته شوند، تا به یک زلزله‌ی لفظ نزدیک گسل اختصاص یابد.^[۲۲] این معیارها عبارت‌اند از:

-- شاخص پالس از ۸۵٪ بیشتر باشد؛

-- پالس در لحظات اولیه‌ی سرعت نگاشت شکل گیرد؛

-- PGV ۲۲ رکورد زلزله بیشتر از ۳۰ متر بر ثانیه باشد.

بر این اساس، بیکر ۹۱ رکورد حوزه‌ی نزدیک را با توجه به ۳ معیار ذکر شده تعریف کردند. یکی از مهم‌ترین ویژگی‌های تعریف شده در خصوص پالس‌های حوزه‌ی نزدیک، زمان تناوب پالس سرعت است. برای تشخیص زمان تناوب پالس روش‌های مختلفی توسط پژوهش‌گران مختلف انجام شده است. دسته‌ی از کارهای انجام شده مؤید این موضوع است که دوره‌ی تناوب غالب پالس را می‌توان از طریق مشاهده‌ی تاریخچه‌ی زمانی سرعت محاسبه کرد. به این ترتیب که فاصله‌ی زمانی بین اولین نقطه‌ی برخورد تاریخچه‌ی زمانی سرعت تا دومین نقطه‌ی هم‌فاز آن را دوره‌ی تناوب غالب پالس نام‌گذاری می‌کنند. اشکال عمده‌ی این روش این است که ممکن است با خطأ همراه باشد. دسته‌ی دیگر از پژوهش‌گران معتقدند که برای

جدول ۱. مقادیر ۷ هدف برای سطح عملکردی IO، LS و CP

سطح عملکرد	CP	LS	IO
زاویه‌ی چرخش خمیری تیر پیوند (پارامتر rad)	۰,۱۴	۰,۱۱	۰,۰۰۵

در آنالیزها در نظر گرفته شده است. سختی و ضربی‌بی جرم به نحوی مشخص شده است که مدهای اول و سوم قاب با میرلی ویسکوژ برابر با 50° تعیین شود. بدین ترتیب یک خانواده‌ی بانک داده‌ی پایه‌ی مدل‌ها به میزان n_s ($n_s = 162 \times 3(\lambda) \times 3(\alpha) \times 3(\beta)$) عضو تولید می‌شود. در ادامه، کلیه‌ی آنالیزهای تاریخچه‌ی زمانی به کمک نرم‌افزار OpenSEES^[۲۳] بر روی مدل‌های مورد بحث با متنظر کردن ۴ سطح عملکردی مورد انتظار و ۲۰ رکورد حوزه‌ی نزدیک با آثار جهت‌پذیری پیش‌روند تکرار می‌شوند. در نتیجه، پاسخ‌های نهایی آنالیزهای صورت گرفته، $12960 = 12960 \times 20 \times 4 \times 20$ خواهد بود. برای تولید بانک داده‌ی مورد انتظار ۱۲۹۶۰ آنالیز تاریخچه‌ی زمانی بر پایه‌ی نوعی بلندگویانده‌ی IDA^[۲۴] صورت گرفته است. در این راستا، یک قاب منحصر به فرد، با ضرب شتاب نگاشت در یک ضرب SF مرتباً و تکراراً تحت تأثیر یک شتاب نگاشت واحد، قرار گرفته است. در هر تکرار، بیشینه‌ی تغییر مکان نسبی متناظر با سطح عملکرد مورد نظر صورت گرفته و در قاب با اعداد پیش‌فرض استاندارد ASCE ۴۱ - ۱۳^[۲۵] مقایسه شده است. عملیات تکرار آنالیز تا زمان نیل به اعداد مورد انتظار ادامه می‌بادد و پس از آن متوقف می‌شود. برای هر کدام از قاب‌ها، برای در نظر گرفتن سطوح مختلف عملکردی، ۴ سطح پذیرش تعریف شده است، که اولین سطح عملکرد مربوط به اولین تسلیم در تیر پیوند است. سایر سطوح عملکردی متناظر با زاویه‌ی چرخش خمیری تیر پیوند برگرفته از استاندارد ASCE ۴۱ - ۱۳ در جدول ۱ ارائه شده است.

از طرفی رابطه‌ی بین زاویه‌ی چرخش خمیری (۷) و تغییر مکان نسبی طبقه (۸) در قاب‌های با پیکربندی مهاربندی واگرای از طریق رابطه‌ی ۱۰ محاسبه می‌شود.^[۲۶]

$$\Delta_i = \frac{\gamma_i \cdot e \cdot h}{L} \quad (10)$$

که در آن، e و L نیز به ترتیب طول تیر پیوند، ارتفاع طبقه و طول مهاربند هستند. ضربی‌بی مقیاس مناسب به ازاء سطوح عملکردی مختلف با استفاده از روش بیزین محاسبه می‌شود. این روند به ازاء یک شتاب نگاشت واحد، برای یک سطح عملکردی مشخص بر اساس فلوچارت مشاهده شده در شکل ۴ صورت می‌پذیرد.^[۲۷]

از آن جایی که مقیاس سازی شتاب نگاشت‌ها، مخصوصاً زمانی که بالاتر از اعداد ۱۰ یا حتی ۱۲ باشد، مورد انتقاد پژوهش‌گران است،^[۲۸] این نکته که تنایع به دست آمده در محدوده‌ی پاسخ‌های واقعی قرار گیرند، باعث شد تا تعدادی از داده‌های به دست آمده، که ضربی‌بی بالاتر از ۱۲ را مطالبه می‌کردند، از بانک داده‌ی به دست آمده حذف شوند. این غربال‌گری نهایتاً باعث شد از بین ۱۲۹۶۰ داده‌ی خالص بانک از تعداد ۱۰۰۴۸ داده استفاده شود. به ازاء هر کدام از داده‌های موجود در بانک مقادیر تغییر مکان بیشینه‌ی بام ($u_{r,max}$)، دریفت بین طبقه‌ی (IDR_{max}) محاسبه و برداشت شده است.

۲.۳. مشخصات رکوردهای استفاده شده در پژوهش

در یک دسته‌بندی، نگاشت‌های حوزه‌ی نزدیک را بر اساس قضاؤت مهندسی از زلزله‌های دور از گسل تمیز می‌دهند. به خصوص چنان‌چه تاریخچه‌ی زمانی سرعت

جدول ۲. مشخصات ۲۰ زلزله‌ی حوزه‌ی نزدیک با جهت‌پذیری پیش‌روندۀ.

مشخصات زلزله				سال	نام زلزله	شماره رکورد
R ^c (km)	Mw ^b	PGA ^a (g)	نام ایستگاه			
۷,۳۱	۶,۵۳	۰,۱۷۹۷۲۱	EC County Center FF	۱۹۷۹	Imperial Valley – ۰۶	۱
۰,۵۶	۶,۵۳	۰,۴۶۲۲۳۹۴	El Centro Array#۷	۱۹۷۹	Imperial Valley – ۰۶	۲
۲,۸۶	۶,۵۳	۰,۴۶۷۹۶۶	El Centro Array#۸	۱۹۷۹	Imperial Valley – ۰۶	۳
۵,۰۹	۶,۵۳	۰,۴۱۷۲۲۹	El Centro Differential Array	۱۹۷۹	Imperial Valley – ۰۶	۴
۰,۵۳	۶,۱۹	۰,۸۱۳۹۷۱	Coyote Lake Dam (SW Abut)	۱۹۸۴	Morgan Hill	۵
۳,۸۸	۶,۹۳	۰,۹۴۳۹۳۵	LGPC	۱۹۸۹	Loma Prieta	۶
۲,۱۹	۷,۲۸	۰,۷۰۴۱۷۴	Lucerne	۱۹۹۲	Landers	۷
۲۳,۶۲	۷,۲۸	۰,۲۳۵۷۸۲	Yermo Fire Station	۱۹۹۲	Landers	۸
۵,۴۳	۶,۶۹	۰,۵۱۷۸۱۴	Jensen Filter Plant	۱۹۹۴	Northridge – ۰۱	۹
۵,۹۲	۶,۶۹	۰,۷۲۳۵۹۷	Newhall - Fire Sta	۱۹۹۴	Northridge – ۰۱	۱۰
۶,۵۰	۶,۶۹	۰,۸۶۹۸۰۶	Rinaldi Receiving Sta	۱۹۹۴	Northridge – ۰۱	۱۱
۵,۳۵	۶,۶۹	۰,۵۹۴۲۹۴	Sylmar - Converter Sta	۱۹۹۴	Northridge – ۰۱	۱۲
۵,۱۹	۶,۶۹	۰,۸۲۸۴۷۲	Sylmar - Converter Sta East	۱۹۹۴	Northridge – ۰۱	۱۳
۵,۳۰	۶,۶۹	۰,۷۳۲۶۰۶	Sylmar - Olive View Med FF	۱۹۹۴	Northridge – ۰۱	۱۴
۰,۹۶	۶,۹۰	۰,۸۵۴۲۶۴	KJMA	۱۹۹۵	Kobe, Japan	۱۵
۰,۲۷	۶,۹۰	۰,۶۴۵۲۲۲	Takarazuka	۱۹۹۵	Kobe, Japan	۱۶
۱۰,۹۲	۷,۵۱	۰,۲۴۱۳۳۳	Gebze	۱۹۹۹	Kocaeli, Turkey	۱۷
۳,۷۸	۷,۶۲	۰,۲۸۶۲۱۷	TCU ۰۴۹	۱۹۹۹	Chi-Chi, Taiwan	۱۸
۵,۹۷	۷,۶۲	۰,۲۲۴۴۸۸	TCU ۰۵۳	۱۹۹۹	Chi-Chi, Taiwan	۱۹
۰,۳۲	۷,۶۲	۰,۵۶۴۴۷۷	TCU ۰۶۸	۱۹۹۹	Chi-Chi, Taiwan	۲۰

دوره‌ی تناوب مود اصلی سازه است. مطالعات نشان می‌دهد که هر چه این نسبت از عدد ۱ فاصله بگیرد، آثار مخرب پالس کم‌رنگ‌تر می‌شود. ضمن این‌که نکته‌ی بسیار مهم و منهجمی که مطالعات پیشین به آن توجهی نداشته‌اند، این است که اگر نسبت اشاره شده بر اساس دوره‌ی تناوب غیرخطی سازه در هر لحظه از زمان محاسبه شود، آیا همچنان نسبت مذکور برابر ۱ می‌تواند بحرانی باشد یا خیر. در این بین، پیدا کردن دوره‌ی تناوب غالب غیرخطی سازه و الیته تفاوت قطعی آن با دوره‌ی تناوب ارتیجاعی، یکی از دشواری‌های و موانعی است که در حوزه‌ی نزدیک وجود دارد.

محاسبه‌ی دوره‌ی تناوب غالب پالس می‌توان طیف پاسخ سرعت را استخراج کرد و هر کجا بیشینه‌ی طیف پاسخ سرعت اتفاق افتاده است، آن نقطه متناظر با دوره‌ی تناوب پالس است.

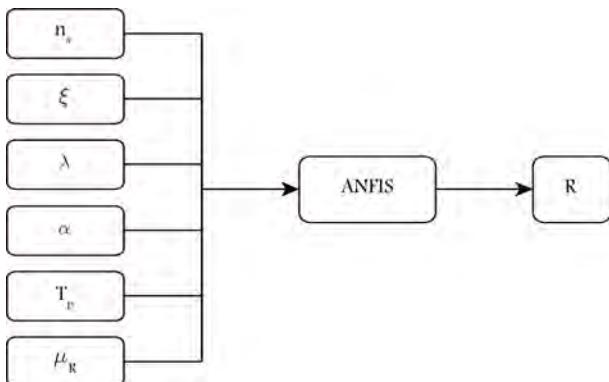
بیکر (۲۰۰۷) در مطالعه‌ی خود پیشنهاد کرد که ابتدا نگاشت شتاب اصلی، با انجام آنالیز موجک به مجموعه‌ی از نگاشته‌های تجزیه شده تبدیل شود. آن‌گاه شتاب نگاشت با بیشترین ضریب تبدیل موجک به عنوان شتاب نگاشت مستخرج انتخاب شود. آن‌گاه از این شتاب به دست آمده طیف پاسخ سرعت ترسیم شود. نقطه‌ی متناظر با بیشینه‌ی مقدار سرعت طیفی روی محور افقی طیف شتاب دهنده‌ی دوره‌ی تناوب غالب پالس است. مطالعات بیکر نشان داد که دوره‌ی تناوب پالس محاسبه شده از روش پیشنهادی ایشان به مرتب به مقدار مشاهده شده در تاریخچه‌ی زمانی سرعت نزدیک است.^[۲۲] اگرچه استفاده از مؤلفه‌ی قائم در زلزله‌های حوزه نزدیک گسل می‌تواند آثار قابل ملاحظه‌ی در سازه داشته باشد، اما در پژوهش حاضر با توجه به این‌که اولاً مؤلفه‌های افقی دارای آثار جهت‌پذیری با پالس مشهود حاصل از مطالعه‌ی بیکر (۲۰۰۷)،^[۲۳] به صورت دسته‌بندی شده در دسترس است و از طرفی شرایط قاب‌های استفاده شده، الرامات در نظر گرفتن مؤلفه‌های قائم را به دنبال نداشته است، لذا فقط از مؤلفه‌ی افقی استفاده شده است. بدین ترتیب تمامی ۱۶۲ مدل معرفی شده، تحت تأثیر ۲۰ شتاب نگاشت جدول ۲ با خصوصیات زلزله‌های حوزه‌ی نزدیک پالس‌گونه قرار گرفتند و آنالیز شدند.

در بحث زلزله‌های حوزه‌ی نزدیک بهویه رکوردهای دارای آثار جهت‌پذیری پالس‌گونه، علاوه بر وجود پالس‌های قابل توجه و مشهود در تاریخچه‌ی زمانی سرعت و بعض‌اً شتاب، موضوع بسیار مهم دیگر، رابطه‌ی بین دوره‌ی تناوب پالس غالب و

۳.۳. صحبت‌سنگی مدل‌سازی

صحبت‌سنگی مدل‌سازی، یکی از مهم‌ترین و اساسی‌ترین گام‌های هر مطالعه محسوب می‌شود. این موضوع برای مطالعات تحلیلی و پژوهش‌هایی که نیازمند بانک داده‌ی گسترده‌ی هستند، بیش از پیش بر اهمیت جلوه می‌کند. پر واضح است که اگر فرضیات مدل‌سازی و برآبایی مدل‌های تحلیلی خطأ داشته باشند، نتایج استفاده شده در بسط و توسعه‌ی یافته‌های تجربی نیز غیرصحیح خواهند بود؛ بنابراین، در مطالعه‌ی حاضر و بهمنظور صحبت‌سنگی، مدل سازه‌ی ۶ طبقه از مطالعه‌ی فخرالدینی و همکاران (۱۹۰۱)^[۱۶] تولید و توسعه داده شده است. شکل قاب اخیر به طور شماتیک مشابه آن‌چه در شکل ۲ مشاهده داده شده است. ارتفاع طبقات و طول دهانه‌ها به ترتیب ۱۴۴ و ۳۶۰ اینچ بوده است. همچنین با در نظر گرفتن I به عنوان طول تیر، سه مقدار مختلف برای ضریب a به میزان ۱/۰، ۰/۳ و ۰/۵ جهت ضرب در کل طول

نسبت تیر پیوند (a = e/L)	стон hای کناری	стон hای میانی	تیر پیوند	تیرهای خارج از پیوند	مهاربند
٪/۱	$3(14 \times 38) + 3(14 \times 38)$	$3(14 \times 311) + 3(14 \times 122)$	$2(14 \times 48) + 2(14 \times 48)$	14×109	$5(6 \times 1/2) + 6 \times 1/4$
٪/۳	$3(14 \times 30) + 3(14 \times 30)$	$3(14 \times 311) + 3(14 \times 122)$	$4(14 \times 68) + 2(14 \times 68)$	14×109	$3(6 \times 1/2) + 3(6 \times 1/4)$
٪/۵	$3(14 \times 30) + 3(14 \times 30)$	$3(14 \times 426) + 3(14 \times 176)$	$2(14 \times 132) + 4(14 \times 68)$	14×109	$4(6 \times 1/2) + 2(6 \times 1/4)$



شکل ۶. شماتیک پارامترهای ورودی و خروجی سیستم ANFIS.

برای سازه‌های مهاربندی همگرای فولادی، به صورت رابطه‌ی ۱۱ است:

$$R = \backslash + p \backslash.(\mu_R - \backslash)^{p\tau}.f(n_s, \lambda, \alpha, T_p) \quad (11)$$

که در آن، مشخصات $n_s, \lambda, \alpha, T_p$ هندسی قاب است، که پیشتر معرفی شده‌اند و μ_R شکل پذیری کای بام است. در شکل ۷، شماتیک پارامترهای ورودی و خروجی سیستم تطبیقی فازی - عصبی مشاهده می‌شود. با توجه به رابطه‌ی ۵، ورودی‌های مدل مطابق شکل ۶ تعیین شدند. همچنین پس از آزمون‌های مکرر رابطه‌ی ۱۱ برای قاب‌های با سیکرپندی واگرا به صورت رابطه‌ی ۱۲ بازنویسی، شده است.

$$R = \text{`} + p\text{'}.(\mu_R - \text{`})^{p^r}.n_s^{p^r}.\lambda^{p^r}.\alpha^{p^d}.T_p^{p^s}.\xi^{p^v} \quad (12)$$

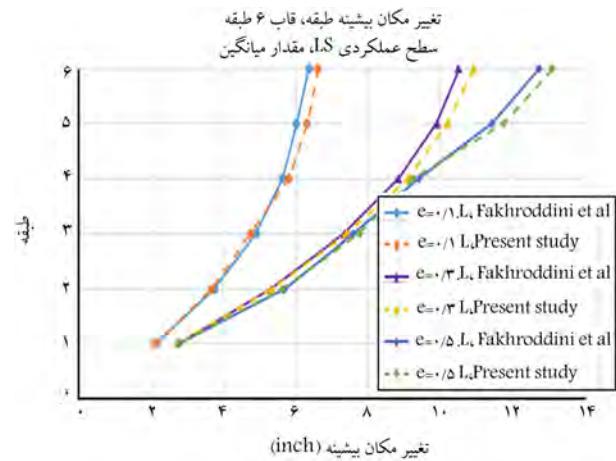
شکل پذیری کلی بام (μ_R)، از تقسیم تغییر مکان غیرکشسان بام (Δ_i)، بر تغییر مکان تسلیم سازه (Δ_y)، به دست می آید که به ترتیب از آنالیز غیرخطی تاریخچه زمانی و آنالیز پوش آور به دست می آیند.

داده ها پس از بازگردانی، به طور تصادفی به دو دسته تقسیم شدند. یک دسته شامل ۶۷۶۹ داده (تقریباً ۷۵٪ داده ها) و دسته دیگر، شامل ۲۰۵۷ داده (تقریباً ۲۵٪ داده ها) که به ترتیب جهت آموزش و ارزیابی کارایی سیستم استفاده شدند.

بدین ترتیب برای برآورد مدل در سیستم ANFIS، ۹۰۲۷ داده استفاده شده اند.

برای تولید ساختار سیستم استنتاج فازی (FIS)، ۲۵ دو روش دسته بندی تقریبی، و خوشبندی فازی (FCM) ۲۷ استفاده شده است. خصوصیات و مقادیر پارامتر مدل های ساخته شده، در حدوای ۴ ذکر شده است.

در جدول ۵، به طور خلاصه، اطلاعات ANFIS ایجاد شده بر اساس روش های مختلف تولید ارائه شده است. در شکل های ۷ و ۸، ساختار مدل ANFIS ایجاد شده بر اساس تابع تولیدکننده فیس (Subtracting clustering/FCM) مشاهده می شود. در جدول ۶، عملگرهای فازی استفاده شده بر اساس روش های مختلف تولید سیستم استنتاج فازی (FIS) و در جدول ۷، دامنهای داده های استفاده شده در فاز آنند آموزش، و آزمون مدل، در جدول ۷ ارائه شده اند.



شکل ۵. صحبت‌سنگی مدل ساخته شده‌ی پژوهش حاضر با مطالعه‌ی فخرالدینی و همکاران (۱۹۲۰).^[۴۶]

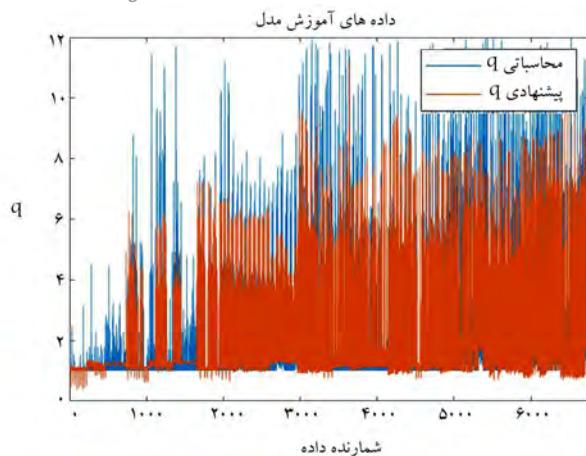
تیر انتخاب شده است. مقادیر حاصل شده، نماینده‌ی رفتارهای کنترل برشی، برشی- خمشی و خمشی برای تیر پیوند است.^[۲۶-۲۷] برای مقادیر کمتر از V_p و $1/6 M_p$ رفتار یک به صورت برشی؛ برای مقادیر بالاتر از $V_p/2$ و $2/6 M_p$ به صورت خمشی و برای مقادیر بینایینی، رفتار به صورت کنترل برشی - خمشی مनظور می‌شود.^[۲۷] تمامی قاب‌ها، سه دهانه و اتصال تیر به ستون ساده داشتند. بارگسترهای مرده و زنده به ترتیب 12 kips/in^0 و 12 kips/in^0 و جرم لرزه‌یی طبقات 206 kips مانع منظور شده است. فولاد مصرفی جهت طراحی کلیه‌ی المان‌ها، با تنش $A992$ جاری شدن 55 ksi در نظر گرفته شده است. نتایج طراحی قاب‌ها در جدول ۳ آرائه شده است. قاب مورد مطالعه، با استفاده از نرم افزار OpenSEES، تحت اثر رکورد زلزله‌ی مشخص، آنالیز غیرخطی تاریخچه‌ی زمانی شده است. رفتار غیرخطی تیر پیوند بر اساس مطالعه‌ی بوسکو و همکاران^[۱۵]، مدل‌سازی شده است. به ازاء هر زلزله، ضریب مقیاس (SF) متناظر با سطح عملکردی اینی جانی (LS) (براساس معیار ASCE ۴۱ - ۱۳^[۲۸]) با استفاده از آنالیز IDA محاسبه شده است. در نهایت، میانه‌ی بیسینیه‌ی تغییرمکان طبقات در مقایسه با نتایج حاصل از نرم افزار OpenSEES در شکل ۵ مشاهده می‌شود. مقایسه‌ی نمودارهای نمایش داده شده، گواهی دهنده‌ی دقت کافی فاز مدل‌سازی در پژوهش حاضر است.

۴. استفاده از سیستم هوشمند فازی - عصبی، تطبیقی

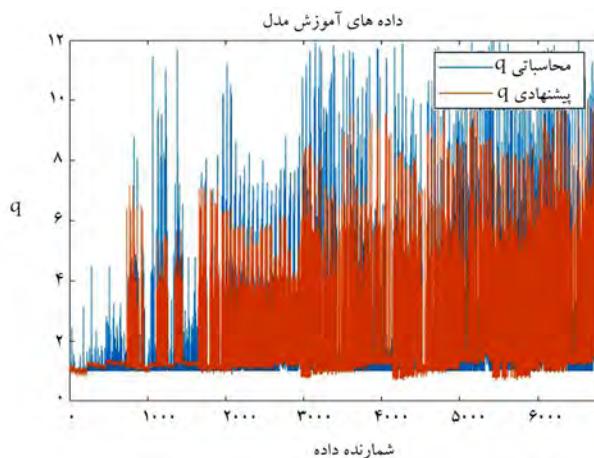
در برآورد ضریب رفتار ۲۳ (ANFIS)

^{۲۴} در اساس سیاست‌های کارخانه‌سازی، ^{۲۵} رابطه‌ی محاسبه‌ی ضریب رفتار (R)،

Archive of SID



شکل ۹. مقایسه‌ی نتایج حاصل از مدل پیشنهادی (بر مبنای روش Subtracting clustering) و مقادیر واقعی در داده‌های آموزش.



شکل ۱۰. مقایسه‌ی نتایج حاصل از مدل پیشنهادی (بر مبنای روش FCM) و مقادیر واقعی در داده‌های آموزش.

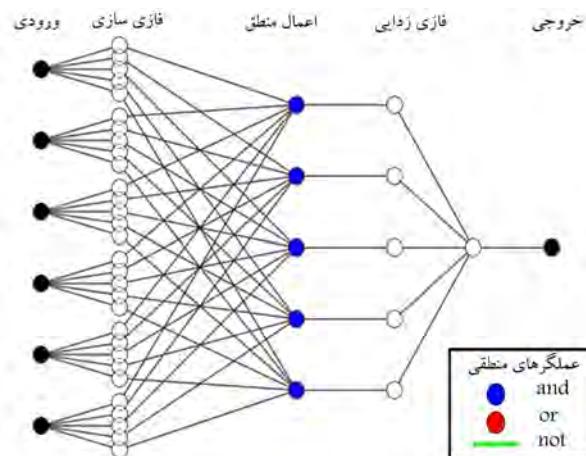
نتایج حاصل از دو مدل Subtracting clustering و FCM برای داده‌های آموزش، به ترتیب در شکل‌های ۹ و ۱۰ مشاهده می‌شود. بر اساس نتایج، در هر دو مدل، مطابقت مناسبی بین داده‌های حاصل از مدل و مقادیر واقعی در داده‌های آموزش وجود دارد. با وجود این، در مدل ساخته شده بر اساس FCM مطابقت بیشتری بین داده‌های واقعی و نتایج مدل مشاهده شده.

به منظور ارزیابی کارایی و دقیقی مدل، از معیارهای مختلفی، شامل: خط^{۲۸}، میانگین خط^{۲۹}، ریشه میانگین مربعات خط^{۳۰}، درصد میانگین قدرمطلق خطاهای نسبی^{۳۱} و ضریب همبستگی^{۳۲} بین مقادیر حاصل از مدل و مقادیر واقعی استفاده شده است. برای محاسبه‌ی هر یک از معیارهای مذکور از روابط ۶ الی ۱۰ استفاده شده است. نتیجه‌ی محاسبات معیارهای مذکور، برای داده‌های آموزش در جدول ۸ ارائه شده است. همبستگی بین نتایج حاصل از مدل‌های مختلف و مقادیر واقعی برای داده‌های آموزش در شکل‌های ۱۱ و ۱۲ مشاهده شوند.

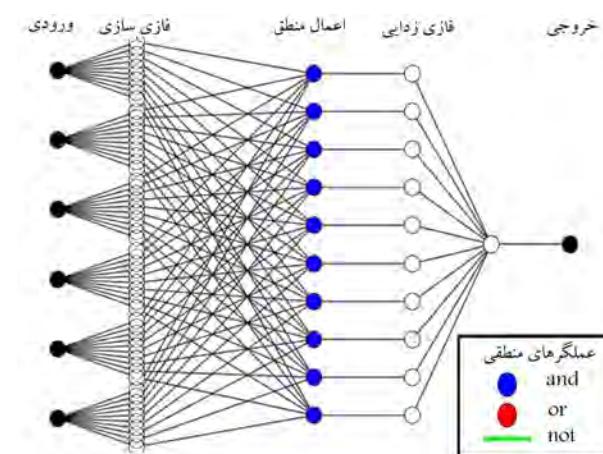
$$Error = q_{real} - q_{ANFIS \ results} \quad (13)$$

جدول ۴. خصوصیات و مقادیر پارامتر مدل‌های ساخته شده.

خصوصیات	مقدار/نوع
Subtracting clustering روش	
Cluster radius	۰,۷۵
Input membership function type	gaussmf
Output membership function type	Linear
Fuzzy C-Mean clustering (FCM) روش	
Cluster numbers	۵
Input membership function type	gaussmf
Output membership function type	Linear
FIS type	Sugeno
Partition matrix exponent	۲
Maximum number of iterations	۱۰۰۰
Minimum improvement	۱۰ ^{-۵}



شکل ۷. ساختار ANFIS ایجاد شده براساس روش Subtracting clustering.



شکل ۸. ساختار ANFIS ایجاد شده براساس استفاده از روش FCM.

جدول ۵. اطلاعات ANFIS ایجاد شده.

سیستم استنتاج فازی		مشخصات انفیس
FCM	Subtracticting clustering	
۷۹	۱۴۹	Number of nodes
۳۵	۷۰	Number of linear parameters
۶۰	۱۲۰	Number of nonlinear parameters
۹۵	۱۹۰	Total number of parameters
۶۷۶۹	۶۷۶۹	Number of training data pairs
۲۲۵۷	۲۲۵۷	Number of test data pairs
۵	۱۰	Number of fuzzy rules

جدول ۶. عملگرهای فازی استفاده شده در ایجاد مدل.

سیستم استنتاج فازی		عملگر استنتاجی
FCM	Subtracticting clustering	
Prod	Prod	AND
Probor	Probor	OR
Prod	Prod	Implication
Max	Max	Aggregation
Wtaver	Wtaver	Difuzzification

جدول ۷. دامنه و میانگین داده‌های استفاده شده در الگوریتم.

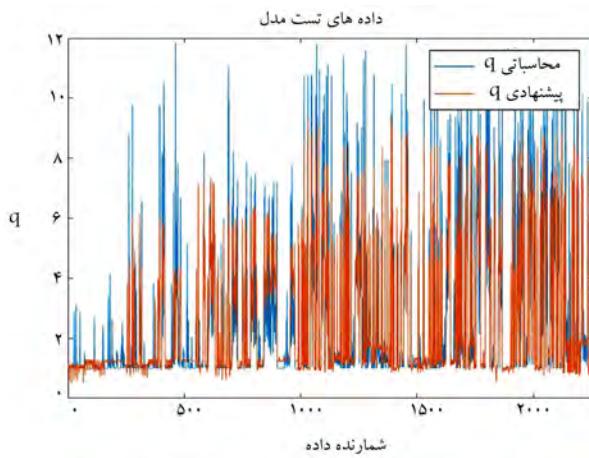
میانگین داده‌ها		دامنه‌های داده‌ها		پارامترهای
داده‌های آزمون	داده‌های آموزش	داده‌های آزمون	داده‌های آموزش	ورویدی
۱۱,۷۹۳۹۷	۱۱,۷۹۵۹۸	۳-۲۰	۳-۲۰	n_s
۰,۳۴۳۸۱۹	۰,۳۴۳۸۶۲	۰,۲۰,۵	۰,۲۰,۵	ξ
۰,۳۹۸۳۵۱	۰,۳۹۸۳۲۲	۰,۰۲۱۳۵,۸۲۷۷۹	۰,۰۲۱۳۵-۰,۸۲۷۷۹	λ
۰,۰۱۵۴۰۲	۰,۰۱۵۴۰۹	۰,۰۰۳۶۲-۰,۰۶۱۲۲	۰,۰۰۳۶۲-۰,۰۶۱۲۲	α
۰,۰۶۸۸	۰,۰۶۱۶۷۶	۰,۹۵۲-۱۲	۰,۹۵۲-۱۲	T_p
۳,۷۶	۳,۸۱	۰,۴۶۲-۱۲	۰,۳۵۹-۸-۱۲	μ_R
۳,۳۲۹	۳,۵۲۳	۱-۱۲	۱-۱۲	R

جدول ۸. نتایج حاصل از ارزیابی مدل‌های مختلف ANFIS برای داده‌های آموزش.

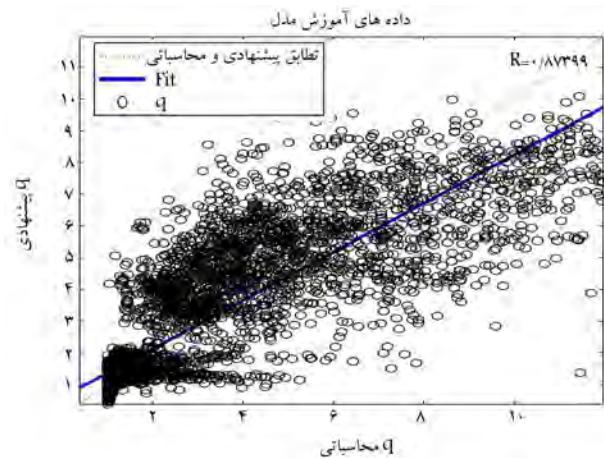
روش محاسبه‌ی خطأ				روش تولید سیستم استنتاج فازی
R	MARE	Mean Error	RMSE	
۰,۸۷۴	۰,۲۲۹۱	۰,۳۵E - ۹	۱,۱۹۵۸	Subtractive clustering
۰,۸۷۶	۰,۲۳۱۳	۰,۰۸E - ۸	۱,۱۸۹۱	FCM

جدول ۹. نتایج حاصل از ارزیابی مدل‌های مختلف انفیس برای داده‌های آزمون.

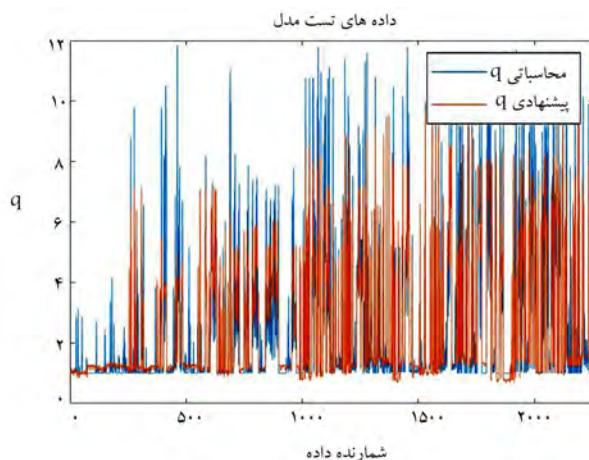
روش محاسبه‌ی خطأ				روش تولید سیستم استنتاج فازی
R	MARE	Mean Error	RMSE	
۰,۸۷۷	۰,۲۳۰۲	۲,۴۹ E - ۰۲	۱,۲۰۳۷	Subtractive clustering
۰,۸۸۲	۰,۲۳۰۵	۲,۴۸ E - ۰۲	۱,۱۷۶۰	FCM



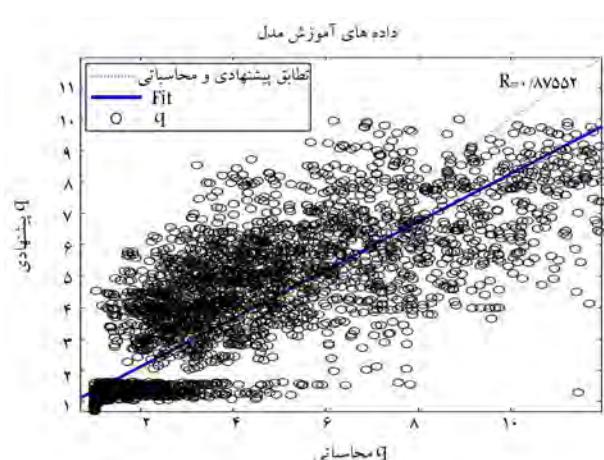
شکل ۱۳. مقایسه‌ی نتایج حاصل از مدل پیشنهادی (بر مبنای روش Subtracting clustering) و مقادیر واقعی در داده‌های آموزش.



شکل ۱۱. همبستگی نتایج حاصل از مدل پیشنهادی (روش Subtracting clustering) و مقادیر واقعی در داده‌های آموزش.



شکل ۱۴. مقایسه‌ی نتایج حاصل از مدل پیشنهادی (بر مبنای روش FCM) و مقادیر واقعی در داده‌های آموزش.



شکل ۱۲. همبستگی نتایج حاصل از مدل پیشنهادی (روش FCM) و مقادیر واقعی در داده‌های آموزش.

۵. اعتبارسنجی مدل

به منظور اعتبارسنجی و آزمایش مدل‌های ایجاد شده، از داده‌های آزمون، شامل ۲۲۵۷ دسته که حدوداً ۲۵٪ کل داده‌ها را تشکیل می‌دهد، استفاده شده است. نتایج حاصل از مدل‌های مختلف برای داده‌های آزمون در شکل‌های ۱۳ و ۱۴ مشاهده می‌شوند، که مطابق آن‌ها در مدل ایجاد شده بر اساس FCM، تطابق بیشتری بین داده‌های پیش‌بینی شده (نتایج حاصل از مدل) و مقادیر واقعی وجود دارد.

به منظور ارزیابی مدل در داده‌های آزمون، همانند داده‌های آموزش، معیارهای خطای مرسوم شامل MARE%， Mean Error، RMSE و R محاسبه و نتایج به دست آمده در جدول ۹ ارائه شده است. مجدداً مشاهده می‌شود که مدل ایجاد شده با استفاده از روش FCM، دقیق‌تری دارد.

$$\text{Mean Error} = \frac{\text{Error}}{N} \quad (14)$$

$$\text{RMSE} = \sqrt{\frac{\sum \text{Error}^2}{N}} \quad (15)$$

$$\overline{\text{Error}} = \frac{\sum \text{Error}}{N} \quad (16)$$

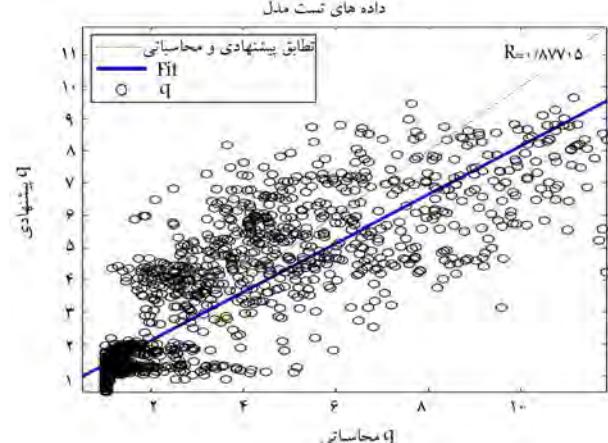
که در آن‌ها، N تعداد دسته داده‌هاست. همان‌گونه که در جدول ۸ مشاهده می‌شود، مقدار ضریب همبستگی برای داده‌های آموزش، مدل ایجاد شده بر اساس روش FCM مقدار بالاتری را نشان می‌دهد. از این رو استنباط می‌شود که نتایج دقیق‌تری برای پیش‌بینی ضریب رفتار در محدوده‌ی داده‌های استفاده شده بر اساس مدل ارائه شده است. FCM

وجود دارد. همچنین، با بررسی پارامترهای خطای مندرج در جدول ۹، نتیجه کگرفته می‌شود که FCM، میانگین خطای مربuat خطا کمتری نسبت به سایر مدل‌ها دارد؛ همچنین، محدوده‌ی تغییرات خطای نیز در مدل FCM کمتر است.

۶۔ نتیجہ گیری

در پژوهش حاضر، پس از مطالعه‌ی تعداد قابل توجهی از قاب‌های EBF، یک بانک داده‌ی وسیع، شامل ۱۲۹۶۰ داده، تحت آنالیز دینامیکی غیرخطی تهیه شده است. از میان ۱۲۹۶۰ داده، برای پیش‌بینی الگوریتم استنتاجی عصبی-فازی در سیستم ANFIS، ۹۰۲۷ داده استفاده شدند. سایر مدل‌ها بر اساس عواملی چون منظور کردن حذف ناپایداری‌های ریاضی مدل‌های غیرخطی، با انجام یک فازیت پیچیده حذف شدند. تأکید اصلی بر معرفی توانمندی مدل پیشنهادی در تطبیق آن با چهارچوب روش‌های طراحی است، که بر پایه‌ی تحلیل‌های ارجاعی استوار هستند. مدل هوشمند تولید شده، برای برآورد ضریب رفتار سازه‌های فولادی EBF در زلزله‌های حوزه‌ی نزدیک ارائه شده و یکتابع غیرخطی از تعداد طبقات، لاغری مهاربندها، سختی ستون‌ها، دوره‌ی تناوب سازه، نسبت طول پیوند به طول کل تیز، سطح عملکرد موردنظر طراح، و شکل‌بندیری بام Subtrac بوده است. بهمنظور ایجاد بهترین و دقیق‌ترین مدل، از روش‌های tive clustering Fuzzy C-Mean clustering استفاده شده است. بر اساس نتایج، مدل ایجاد شده بر اساس FCM، نتایج دقیق‌تری نسبت به مدل دیگر به دست داده است. مدل ارائه شده، در محدوده‌ی داده‌های استفاده شده، یک مدل هوشمند است و می‌توان از آن برای برآورد ضریب رفتار سازه‌های با پیکربندی مهاربندی واگرا استفاده کرد. برای ارزیابی عملکرد مدل، از ضریب همبستگی و معیارهای مرسوم محاسبه‌ی خطای از جمله ریشه‌ی میانگین مربعات خطای میانگین قدرمطلق خطای نسبی استفاده شده است. ضریب همبستگی در داده‌های آزمون برای مدل هوشمند ارائه شده بر اساس FCM برابر با ۰,۸۸۳ درود است. بدین ترتیب، مدل با دقت بسیار مناسبی قادر به پیش‌بینی ضریب رفتار سازه‌های با پیکربندی مهاربندی واگراست. می‌توان اضافه کرد که از مدل هوشمند توسعه یافته می‌توان به عنوان یک روش جایگزین دقیق برای پیش‌بینی ضریب رفتار برای سازه‌های EBF، تحت زلزله‌های حوزه‌ی نزدیک استفاده کرد.

شکل ۱۵. همبستگی نتایج حاصل از مدل پیشنهادی (روش Subtracting clustering) و مقادیر واقعی در داده‌های آموزش.



Scatter plot showing the relationship between calculated values (q) on the y-axis and calculated values (q) on the x-axis. The plot includes a linear fit line and a legend indicating the data points represent the difference between calculated and measured values.

شکل ۱۶. همیستگی نتایج حاصل از مدل پیشنهادی (روش FCM) و مقادیر واقعی در داده‌های آموزش.

همیستگی بین نتایج حاصل از مدل‌های مختلف و مقادیر تجزیی برای داده‌های آزمون در شکل‌های ۱۵ و ۱۶ مشاهده می‌شود. نتایج نشان می‌دهند که در مدل احاجاد شده با استفاده از FCM، همیستگی، بیشتری بین نتایج مدل و مقادیر تجزیی

بازوشت‌ها

- 1. Shimazaki
 - 2. Leapage
 - 3. castiglioni and zambrano
 - 4. Krawinkler and Rahnama
 - 5. Hall
 - 6. Krawinkler
 - 7. single degree of freedom
 - 8. forward directivity
 - 9. Hakan
 - 10. Jang
 - 11. fuzzy inference system
 - 12. artificial neural network
 - 13. membership degree
 - 14. linguistic variables
 - 15. product
 - 16. normalized layer
 - 17. Bosco
 - 18. incremental dynamic analysis
 - 19. Baker

Archive of SID

22. peak ground velocity
23. adaptive neuro-fuzzy inference system
24. Karavasilis
25. fuzzy inference system
26. subtracting clustering
27. fuzzy C-mean clustering
28. error
29. mean error
30. RMSE
31. AARE%
32. R

منابع (References)

1. Shimazaki, K. and Sozen, M.A. "Seismic drift of reinforced concrete structures", *Hazama-gumi* (1984).
2. Lepage, A. "A method for drift-control in earthquake-resistant design of RC building structures", University of Illinois at Urbana-Champaign (1997).
3. Gupta, A. and Krawinkler, H. "Behavior of ductile SMRFs at various seismic hazard levels", *Journal of Structural Engineering*, **126**(1), pp. 98-107 (2000).
4. Karavasilis, T.L., Bazeos, N. and Beskos, D. "Estimation of seismic inelastic deformation demands in plane steel MRF with vertical mass irregularities", *Engineering Structures*, **30**(11), pp. 3265-3275 (2008).
5. Karavasilis, T.L., Makris, N., Bazeos, N. and et al. "Dimensional response analysis of multistory regular steel MRF subjected to pulselike earthquake ground motions", *Journal of Structural Engineering*, **136**(8), pp. 921-932 (2010).
6. Medina, R.A. and Krawinkler, H. "Seismic demands for nondeteriorating frame structures and their dependence on ground motions", Pacific Earthquake Engineering Research Center (2004).
7. Medina, R.A. and Krawinkler, H. "Evaluation of drift demands for the seismic performance assessment of frames", *Journal of Structural Engineering*, **131**(7), pp. 1003-1013 (2005).
8. Castiglioni, C.A. and Zambrano, A. "Determination of the behaviour factor of steel moment-resisting (MR) frames by a damage accumulation approach", *Journal of Constructional Steel Research*, **66**(5), pp. 723-735 (2010).
9. Council, A.T. "Improvement of nonlinear static seismic analysis procedures", FEMA Region II (2005).
10. Santa-Ana, P.R. and Miranda, E. "Strength reduction factors for multi-degree-of-freedom systems", In *Proceedings of the 12th world conference on Earthquake Engineering*, **1446**, Auckland, New Zealand (2000).
11. Krawinkler, H. and Rahnama, M. "Effects of soft soils on design spectra", In *10th World Conference on Earthquake Engineering*, **10**, pp. 5841-5846 (1992).
12. Hall, J.F., Heaton, T.H., Halling, M.W. and et al. "Near-source ground motion and its effects on flexible buildings", *Earthquake Spectra*, **11**(4), pp. 569-605 (1995).
13. Krawinkler, H., Anderson, J., Bertero, V. and et al. "Steel buildings", *Earthquake Spectra*, **12**(S1), pp. 25-47 (1996).
14. Makris, N. and Black, C.J. "Dimensional analysis of bilinear oscillators under pulse-type excitations", *Journal of Engineering Mechanics*, **130**(9), pp. 1019-1031 (2004).
15. Gerami, M. and Abdollahzadeh, D. "Local and global effects of forward directivity", *Grademinar*, **65**(11), pp. 971-985 (2013).
16. Mashayekhi, A., Gerami, M. and Siahpolo, N. "Assessment of higher modes effects on steel moment resisting structures under near-fault earthquakes with forward directivity effect along strike-parallel and strike-normal components", *International Journal of Steel Structures*, **19**(5), pp. 1543-1559 (2019).
17. Hakim, S. and Abdul Razak, H. "Adaptive neuro fuzzy inference system (ANFIS) and artificial neural networks (ANNs) for structural damage identification", *Struct. Eng. Mech.*, **45**(6), pp. 779-802 (2013).
18. Basarir, H., Elchalakani, M. and Karrech, A. "The prediction of ultimate pure bending moment of concrete-filled steel tubes by adaptive neuro-fuzzy inference system (ANFIS)", *Neural Computing and Applications*, **31**(2), pp. 1239-1252 (2019).
19. Straccia, U., *Foundations of Fuzzy Logic and Semantic Web Languages*, Chapman & Hall (2014).
20. Nikravesh, M., *Evolution of Fuzzy Logic: From Intelligent Systems and Computation to Human Mind*, in *Forging New Frontiers: Fuzzy Pioneers I*: Springer, pp. 37-53 (2007).
21. Jang, J.-S. "ANFIS: adaptive-network-based fuzzy inference system", *IEEE Transactions on Systems, Man, and Cybernetics*, **23**(3), pp. 665-685 (1993).
22. Iranian Code of Practice for Seismic Resistance Design of Buildings: Standard No. 2800. 3rd Edition, Building and Housing Research Center (In Persian).
23. Rice, P.F., Hoffman, E.S., Gustafson, D.P. and et al., *Structural Design Guide to AISC Specifications for Buildings*, AISC-360-05, 0442269048 (2005).
24. Iranian National Building Code: Design and construction of steel structures-division 10., H. a. U. D. R. C. Road, Tehran, Iran (2014).
25. Karavasilis, T.L., Bazeos, N. and Beskos, D.E. "Estimation of seismic drift and ductility demands in planar regular X-braced steel frames", *Earthquake Engineering & Structural Dynamics*, **36**(15), pp. 2273-2289 (2007).
26. Fakhreddini, A., Hamed, S. and Fadaee, M.J. "Peak displacement patterns for the performance-based seismic design of steel eccentrically braced frames", *Earthquake Engineering and Engineering Vibration*, **18**(2), pp. 379-393 (2019).
27. Bosco, M., Marino, E.M. and Rossi, P.P. "Modelling of steel link beams of short, intermediate or long length", *Engineering Structures*, **84**, pp. 406-418 (2015).
28. McKenna, F. "OpenSees: a framework for earthquake engineering simulation", *Computing in Science & Engineering*, **13**(4), pp. 58-66 (2011).
29. Pekelnicky, R., Engineers, S.D., Chris Poland, S. and et al. "ASCE 41-13: seismic evaluation and retrofit rehabilitation of existing buildings", *Proceedings of the SEAOC* (2012).

30. Tzimas, A., Karavasilis, T., Bazeos, N. and et al. "Extension of the hybrid force/displacement (HFD) seismic design method to 3D steel moment-resisting frame buildings", *Engineering Structures*, **147**, pp. 486-504 (2017).
31. De Luca, F., Iervolino, I. and Cosenza, E. "Unscaled, scaled, adjusted and artificial spectral matching accelerograms: displacement-and energy-based assessment", *Proceedings of XIII ANIDIS, L'ingegneria Sismica in Italia*, Bologna, Italy (2009).
32. Hancock, J., *The Influence of Duration and the Selection and Scaling of Accelerograms in Engineering Design and Assessment*, Imperial College London (University of London) (2006).
33. Baker, J.W. "Quantitative classification of near-fault ground motions using wavelet analysis", *Bulletin of the Seismological Society of America*, **97**(5), pp. 1486-1501 (2007).
34. Bosco, M. and Rossi, P. "Seismic behaviour of eccentrically braced frames", *Engineering Structures*, **31**(3), pp. 664-674 (2009).
35. Kusyilmaz, A. and Topkaya, C. "Design overstrength of steel eccentrically braced frames", *International Journal of Steel Structures*, **13**(3), pp. 529-545 (2013).
36. Rossi, P. and Lombardo, A. "Influence of the link overstrength factor on the seismic behaviour of eccentrically braced frames", *Journal of Constructional Steel Research*, **63**(11), pp. 1529-1545 (2007).
37. Committee, A. "Specification for structural steel buildings (ANSI/AISC 360-10)", American Institute of Steel Construction, Chicago-Illinois (2010).