

مدلسازی فازی تغییرات استحکام پارچه پنبه‌ای با غلظت هیدروژن پراکسید در حمام سفیدگری

حسین توانایی^۱، سید محمود طاهری^۲، مریم نصیری^۳

دانشگاه صنعتی اصفهان، دانشکده مهندسی نساجی
tavanai@cc.iut.ac.ir

چکیده

هدف از انجام این تحقیق ارایه مدل تغییرات استحکام نمونه‌هایی از پارچه‌های صد در صد پنبه‌ای که در غلظت‌های متفاوتی از هیدروژن پراکسید به صورت همزمان پخت و سفیدگری شده‌اند، به صورت تابعی از غلظت هیدروژن پراکسید می‌باشد. در این رابطه به دلیل کافی نبودن تعداد نمونه‌ها برای استناد به نتایج رگرسیون آماری از مدل‌های رگرسیون با ضرایب فازی برای مدل‌سازی استفاده شده است. در نهایت از بین مدل‌ها با ضرایب متقارن و مدل‌های با ضرایب نامتقارن مدل بهینه انتخاب شده است.

واژه‌های کلیدی: "رگرسیون فازی"، "حمام سفیدگری"، "استحکام پارچه پنبه‌ای".

۱. مقدمه و تاریخچه

پخت و سفیدگری از جمله عملیات مقدماتی هستند که بر روی پارچه پنبه‌ای صورت می‌گیرند که ممکن است به صورت جداگانه یا همزمان انجام شوند. از آنجا که سود سوز آور و هیدروژن پراکسید به ترتیب متداولترین مواد برای پخت و سفیدگری همزمان پارچه پنبه‌ای هستند، کنترل شرایط عمل در این حالت از اهمیت زیادی برخوردار است، زیرا خود الیاف هم در معرض حمله مواد اکسیدکننده و اثر تخریبی آن قرار می‌گیرند.

در این تحقیق مدلسازی تغییرات استحکام پارچه پنبه‌ای به صورت تابعی از غلظت هیدروژن پراکسید روی در حمام سفیدگری مورد مطالعه و بررسی قرار می‌گیرد. این مطالعه بر پایه مدل رگرسیون با ضرایب فازی انجام گرفته است. داده‌های مورد استفاده مربوط به مرجع [۱] می‌باشند.

همان‌طور که می‌دانیم مدل‌های رگرسیونی برای بررسی ارتباط بین متغیرهای یک سیستم مورد استفاده قرار می‌گیرند. در این مدل‌ها برپایه مشاهدات مربوط به متغیرهای مستقل و وابسته، تابعی به منظور مدل‌سازی متغیرها و پیش‌بینی و/یا کنترل متغیر وابسته بنا می‌گردد. در رگرسیون آماری مشاهدات مربوط به متغیرها دقیق هستند. همچنین فرض می‌شود که خطای مربوط به مدل برازش شده، یک خطای تصادفی است و این خطا به صورت یک جمله در مدل رگرسیونی لحاظ

۱- دانشیار، دانشکده مهندسی نساجی، دانشگاه صنعتی اصفهان

۲- استادیار، دانشکده علوم ریاضی، دانشگاه صنعتی اصفهان

۳- کارشناس ارشد، دانشکده مهندسی نساجی، دانشگاه صنعتی اصفهان

می‌شود [۱۱]. تعداد نمونه‌های مورد استفاده برای تحلیل این نوع رگرسیون مهم می‌باشد. اگر در سیستم مورد مطالعه مشاهدات مربوط به متغیرها مبهم باشند، در این صورت می‌توان مشاهدات مبهم را با مجموعه‌های فازی صورتبندی نمود و آنگاه از آنها در تحلیل رگرسیون استفاده کرد. از طرف دیگر اگر احساس شود که ارتباط بین متغیرها نادقیق است، هر چند که خود متغیرها دقیق باشند، می‌توان از یک مدل رگرسیونی با ضرایب فازی (به جای ضرایب دقیق) استفاده کرد [۳ و ۱۸].

رگرسیون باضرایب فازی اولین بار در سال ۱۹۸۲ توسط تاناکا و همکاران (Tanaka et al.) مورد بحث و بررسی قرار گرفت [۱۸]. این روش که رگرسیون امکانی هم نامیده می‌شود، توسط برخی از محققان گسترش یافته است، که از آن جمله می‌توان به [۸ و ۱۷ و ۱۹] اشاره کرد. رگرسیون فازی با استفاده از پایگاه‌های اطلاعاتی فازی توسط ماشین چی مورد بررسی قرار گرفته است [۲]. به طور کلی کاربردهای رگرسیون فازی در شاخه‌های مختلف علوم، گسترش یافته است. برای مروری بر انواع رگرسیون‌های فازی و کاربردهای آن می‌توان به مرجع [۱۶] مراجعه نمود.

در ادامه به چند نمونه از کاربرد‌های نظریه مجموعه‌ها و منطق فازی در صنعت نساجی اشاره می‌شود.

هیونگ (Hung) و یو (Yu) برای کنترل پارامترهای دما، PH و غلظت رنگینه‌های مستقیم در رنگرزی مداوم کالای سلولزی از سیستم‌های FIS (Fuzzy Inference Systems) استفاده کردند [۷]. توسط مرجیونمی (Marjonemi) و منتیسال (Mantysalo) از ANFIS (Adaptive Neuro Fuzzy Inference Systems) برای مدلسازی رابطه بین جذب و غلظت مخلوط دو رنگینه در رنگرزی چرم استفاده شده است و نتیجه گرفته شده که آموزش مدل ANFIS در مقایسه با شبکه‌های عصبی (Artificial Neural Network) ANN به زمان کمتری احتیاج دارد [۹ و ۱۰].

از کاربردهای دیگر منطق فازی در شاخه‌های مختلف نساجی می‌توان به مدلسازی ارتباط خصوصیات نخ تکسچره شده با خواص سطحی دیسکهای اصطکاکی روی ماشین‌های تکسچرایزینگ تاب مجازی [۴]، تشخیص میزان راحتی در پوشش منسوجات با بررسی فاکتورهایی مانند اصطکاک [۱۳]، تشخیص زیردست پارچه با سیستم‌های فازی [۱۲]، اندازه‌گیری قابلیت ریسندگی یک نخ [۱۵] و مقدار نرمی پارچه [۵] اشاره کرد.

در تحقیق حاضر مدلسازی تغییرات استحکام پارچه پنبه‌ای با تغییر غلظت هیدروژن پر اکسید با استفاده از رگرسیون فازی مورد بررسی قرار می‌گیرد.

در بخش آینده، مدل رگرسیون باضرایب فازی بر پایه مشاهدات دقیق را که در این تحقیق مورد استفاده قرار گرفته است، شرح می‌دهیم.

۲- رگرسیون فازی

۲-۱- مدل رگرسیون با ضرایب فازی

در رگرسیون خطی با ضرایب فازی (متغیرهای مستقل و وابسته دقیق)، هدف آن است که بر پایه نمونه‌ای از مشاهدات $(y_1, x_1), (y_2, x_2), \dots, (y_m, x_m)$ ، ضرایب فازی A_0, A_1, \dots, A_n را به گونه‌ای بیابیم که مدل زیر یک مدل بهینه برای برازش به داده‌های مذکور باشد.

$$Y = f(x, A) = A_0 + A_1x_1 + A_2x_2 + \dots + A_nx_n \quad (1)$$

در رابطه فوق Y متغیر وابسته یا اصطلاحاً خروجی فازی است، $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ بردار متغیرهای مستقل یا اصطلاحاً بردار ورودی (با مقادیر حقیقی) و $A = (A_0, A_1, \dots, A_n)$ یک مجموعه از اعداد فازی است. در این تحقیق، بر پایه روش ین و همکاران (Yen et al.) [۱۹] مدل فوق برای مجموعه‌ای از داده‌های مربوط به استحکام پنبه بکار گرفته شده است. در اینجا به دلیل اینکه ضرایب متقارن حالت خاصی از نامتقارن هستند، چگونگی محاسبه تابع عضویت Y خروجی فازی مدل (۱) در حالت ضرایب با تابع عضویت مثلثی نامتقارن توضیح داده می‌شود.

۲-۲ مدل رگرسیونی با ضرایب فازی نامتقارن

اگر A_i ها $(i = 0, 1, 2, \dots, n)$ اعداد فازی مثلثی نامتقارن و x_i ها نیز اعداد حقیقی و مثبت باشند، آنگاه Y یعنی خروجی فازی نیز یک عدد فازی مثلثی نامتقارن به صورت $Y = (f^c(\underline{x}), f_s^L(\underline{x}), f_s^R(\underline{x}))_L$ است که در آن $f^c(\underline{x})$ نما و $f_s^L(\underline{x})$ پهنای چپ و $f_s^R(\underline{x})$ پهنای راست Y می باشند و به صورت زیر بدست می آیند:

$$f^c(\underline{x}) = a_0^c + a_1^c x_1 + \dots + a_n^c x_n \quad (۲)$$

$$f_s^L(\underline{x}) = s_0^L + s_1^L x_1 + \dots + s_n^L x_n \quad (۳)$$

$$f_s^R(\underline{x}) = s_0^R + s_1^R x_1 + \dots + s_n^R x_n \quad (۴)$$

به بیان دیگر تابع عضویت Y عبارت است از:

$$\mu_Y(y) = \begin{cases} 1 - \frac{y - f^c(\underline{x})}{f_s^L(\underline{x})}, & f^c(\underline{x}) - f_s^L(\underline{x}) \leq y \leq f^c(\underline{x}) \\ 1 - \frac{f^c(\underline{x}) - y}{f_s^R(\underline{x})}, & f^c(\underline{x}) < y \leq f^c(\underline{x}) + f_s^R(\underline{x}) \end{cases} \quad (۵)$$

اگر بخواهیم تابع عضویت بالا را برحسب ضریب کشیدگی بیان کنیم، قرار می دهیم $s_i^R = k_i s_i^L$ ، در این صورت $f_s^R(\underline{x})$ در رابطه (۴) به صورت زیرتغییر می یابد:

$$f_s^R(\underline{x}) = k_0 s_0^L + k_1 s_1^L x_1 + \dots + k_n s_n^L x_n \quad (۶)$$

اگر در رابطه فوق قرار دهیم $(i = 0, 1, \dots, n), k_i = 1, s_i^L = s_i^R = s_i$ و داریم $f_s^L(\underline{x}) = f_s^R(\underline{x}) = f_s(\underline{x})$ بنابراین رابطه (۵) به رابطه زیر، که مربوط به مدل با ضرایب فازی متقارن است، تبدیل می شود:

$$\mu_Y(y) = \begin{cases} 1 - \frac{y - f^c(\underline{x})}{f_s(\underline{x})}, & f^c(\underline{x}) - f_s(\underline{x}) \leq y \leq f^c(\underline{x}) \\ 1 - \frac{f^c(\underline{x}) - y}{f_s(\underline{x})}, & f^c(\underline{x}) < y \leq f^c(\underline{x}) + f_s(\underline{x}) \end{cases}$$

۲-۳ برآورد ضرایب فازی مدل

هدف رگرسیون با ضرایب فازی و داده های غیر فازی برآورد ضرایب A_i ، $(i = 0, 1, \dots, n)$ در مدل (۱) است به صورتی که:

۱- به ازای تمام مشاهدات $(j = 1, 2, \dots, m)$ ، مقدار Y_j حاصل از مدل حداقل دارای درجه عضویتی به بزرگی h باشد یعنی داشته باشیم:

$$\mu_Y(y_j) \geq h, \quad j = 1, 2, \dots, m \quad (۷)$$

۲- ضرایب فازی A_i ، $(i = 0, 1, \dots, n)$ به گونه ای باشند که ابهام یا فازی بودن خروجی های فازی مینیمم گردد. با توجه به اینکه هر چه پهنای یک عدد فازی مثلثی بیشتر باشد، ابهام آن نیز بیشتر است، به این منظور باید مجموع پهنای خروجی فازی Y مربوط به کلیه مجموعه داده ها را مینیمم گردد. در ادامه روش یافتن مدل را در حالتی که ضرایب به صورت اعداد فازی مثلثی نامتقارن منظور شوند، مورد بحث قرار می گیرند. در این حالت، تابع هدف Z به صورت زیر تعریف می شود.

$$Z = m(s_0^L + s_0^R) + \sum_{i=1}^n \left[(s_i^L + s_i^R) \sum_{j=1}^m x_{ji} \right] \quad (۸)$$

تابع Z را با جایگذاری $s_i^R = k_i s_i^L$ می توان برحسب ضریب کشیدگی k_i به این صورت نوشت:

$$Z = m(1 + k_0)s_0^L + \sum_{i=1}^n \left[(1 + k_i)s_i^L \sum_{j=1}^m x_{ji} \right] \quad (9)$$

نکته ۱. با قرار دادن $k_i = 1$, $(i = 0, 1, \dots, n)$, رابطه فوق به صورت $Z = 2 \left(ms_0^L + \sum_{i=1}^n \left[s_i^L \sum_{j=1}^m x_{ji} \right] \right)$ بازنویسی می شود که مقدار تابع هدف در حالت متقارن است.

نکته ۲. تابع هدف Z را به صورت زیر تعریف شده است:

$$Z = (s_0^L + s_0^R) + \sum_{i=1}^n \left[(s_i^L + s_i^R) \sum_{j=1}^m x_{ji} \right]$$

اما با توجه به اینکه تعداد نمونه ها نیز باید در محاسبه تابع هدف منظور شوند، در این تحقیق تابع هدف مطابق با رابطه (۹) تعریف شده است.

محدودیتهای مدل رگرسیون با توجه به رابطه (۵) و تحت محدودیت (۷) بدست می آیند [۱۹]:

$$1 - \frac{y_j - f^c(\underline{x}_j)}{f_L^s(\underline{x}_j)} \geq h \Rightarrow (1-h)f_L^s(\underline{x}_j) + f^c(\underline{x}_j) \geq y_j, \quad j = 1, 2, \dots, m \quad (10)$$

$$1 - \frac{f^c(\underline{x}_j) - y_j}{f_R^s(\underline{x}_j)} \geq h \Rightarrow (1-h)f_R^s(\underline{x}_j) - f^c(\underline{x}_j) \geq -y_j, \quad j = 1, 2, \dots, m$$

با جایگذاری روابط (۲) و (۳) و (۴) در روابط فوق خواهیم داشت:

$$(1-h)s_0^L + (1-h) \sum_{i=1}^n (s_i^L x_{ji}) + a_0^c + \sum_{i=1}^n (a_i^c x_{ji}) \geq y_j, \quad j = 1, 2, \dots, m \quad (11)$$

$$(1-h)s_0^R + (1-h) \sum_{i=1}^n (s_i^R x_{ji}) - a_0^c + \sum_{i=1}^n (a_i^c x_{ji}) \geq -y_j, \quad j = 1, 2, \dots, m$$

که با استفاده از رابطه $s_i^R = k_i s_i^L$ می توان روابط (۱۱) را بر حسب ضریب کشیدگی k_i به صورت زیر بازنویسی نمود:

$$(1-h)s_0^L + (1-h) \sum_{i=1}^n (s_i^L x_{ji}) + a_0^c + \sum_{i=1}^n (a_i^c x_{ji}) \geq y_j, \quad j = 1, 2, \dots, m \quad (12)$$

$$(1-h)k_0 s_0^L + (1-h) \sum_{i=1}^n (k_i s_i^L x_{ji}) - a_0^c + \sum_{i=1}^n (a_i^c x_{ji}) \geq -y_j, \quad j = 1, 2, \dots, m$$

اکنون با استفاده از روشهای برنامه ریزی خطی می توان تابع Z (رابطه (۹)) را با توجه به $2m$ محدودیت تولید شده توسط m مشاهده مینیمم کرد و ضرایب فازی مدل رگرسیونی را به دست آورد [۱۹].

در عمل باید مینیمم سازی فوق را به ازای مقادیر مختلف k_i , $(i = 0, 1, \dots, n)$, انجام داد و مدلهای مختلف رگرسیونی با ضرایب متقارن و نا متقارن را بدست آورد و در نهایت با استفاده از یک معیار مناسب، مدل بهینه را انتخاب نمود.

۴-۲- ارزیابی مدل‌های رگرسیون با ضرایب فازی

۴-۲-۱- مقدار MSE

برای مقایسه مدل‌های رگرسیون فازی می‌توان از MSE مربوط به هر کدام از آنها استفاده کرد. MSE یا میانگین مربعات خطا به صورت زیر بدست می‌آید که در آن y_j مقدار متغیر وابسته به ازای مشاهده j ام، و $def(\tilde{y}_j)$ مقدار غیر فازی شده پیش بینی متغیر وابسته است.

$$MSE = \frac{1}{m} \sum_{j=1}^m [y_j - def(\tilde{y}_j)]^2$$

در مقاله حاضر از روش مرکز ثقل (COG) [۱۴] برای غیر فازی سازی \hat{y}_j ها استفاده شده است.

۴-۲-۲- مقدار متوسط ابهام

روش دیگر ارزیابی مدل‌های رگرسیون فازی استفاده از مقدار متوسط ابهام آنهاست. واضح است که مدلی که دارای ابهام کمتری باشد، مناسبتر است، زیرا در مدلی که ابهام آن کمتر است، پیش بینی‌های مربوط به متغیر وابسته با دقت بیشتری صورت می‌گیرد. مقدار متوسط ابهام هر مدل به صورت زیر بدست می‌آید:

$$MV = \frac{\left(m(1+k_0)s_0^L + \sum_{i=1}^m \left[(1+k_i)s_i^L \sum_{j=1}^m x_{ji} \right] \right)}{m}$$

۳- آزمایشها

در این پژوهش، برای بررسی اثر غلظت مواد در حمام پخت و سفیدگری همزمان به صورت ناپیوسته بر استحکام کالا، پارچه صد در صد پنبه ای با تار و پود دولا، نمره ۲۰ انگلیسی و تراکم ۲۴ تار و ۲۰ پود در سانتیمتر با آهار نشاسته، بدون انجام آهار گیری به صورت همزمان پخت و سفیدگری شد. از هیدروژن پراکسید ۲۶۶ درصد وزنی، سود سوز آور، سدیم سیلیکات و سدیم کربنات استفاده گردید. شرایط حمامهای پخت و سفیدگری همزمان با هیدروژن پراکسید و سود سوز آور به روش ناپیوسته رقم کشی برای بررسی اثر غلظت مواد به صورت زیر بود:

۱/۶ میلی لیتر سدیم سیلیکات صنعتی، ۴/۰ گرم بر لیتر سدیم کربنات صنعتی، سود سوز آواراز شرکت مرک به میزان ۲۴ درصد (نسبت به وزن پارچه)، هیدروژن پراکسید از شرکت مرک به میزان ۰ تا ۸ درصد (نسبت به وزن پارچه)، دما ۹۰ درجه سانتیگراد، مدت زمان ۱ ساعت، نسبت حجم به وزن ۱ به ۳۰. پس از اتمام سفیدگری و پخت، نمونه‌ها در شرایط یکسان آبکشی و خشک شده و استحکام آنها مطابق با استاندارد ASTM D5035-95 با دستگاه استحکام سنج زوییک انجام شد [۱].

۴- استفاده از رگرسیون فازی برای مدلسازی تغییرات استحکام پارچه پنبه‌ای به صورت تابعی از

غلظت هیدروژن پراکسید

از آنجا که تعداد نمونه‌ها برای بررسی صحت شرایط مربوط به رگرسیون آماری کافی نیست، روش جایگزین مورد استفاده در این پژوهش رگرسیون با ضرایب فازی است. از جمله برتری‌های آنالیز رگرسیون با ضرایب فازی در این است که پیش فرضی را در مورد تعداد نمونه‌ها لازم ندارد. مدلسازی تغییرات استحکام با استفاده از داده‌های جدول (۱) صورت گرفت. در این جدول، Strength بیانگر استحکام پارچه صد در صد پنبه ای و Conc بیانگر غلظت هیدروژن پراکسید می‌باشد.

جدول ۱- داده‌های مربوط به استحکام پارچه پنبه‌ای و غلظت هیدروژن پراکسید

Strength	250	240	230	231	229	222	221	223	219
----------	-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----

Conc.	0	1	2	3	4	5	6	7	8
-------	---	---	---	---	---	---	---	---	---

متغیر پیشگو غلظت هیدروژن پر اکسید و متغیر پاسخ استحکام پارچه صد در صد پنبه ای می باشد. در مدل نامتقارن تابع هدف Z به صورت زیر در نظر گرفته می شود:

$$Z = m(1 + k_0)s_0^L + (1 + k_1)s_1^L \sum_{j=1}^{120} x_{j1}x_3$$

برای منظور نمودن تابع هدف، باید k_0 و k_1 را از قبل مشخص کنیم. یعنی مشخص کنیم که هر کدام از ضرایب مدل (در اینجا A_0 و A_1) تا چه اندازه نامتقارن باشد. (در حالت خاص $k_0 = k_1 = 1$ با مدل با ضرایب متقارن روبرو هستیم). در اینجا برای تشریح روند محاسبات، برای مثال، k_0 را برابر ۱،۴ و k_1 را برابر ۱،۸ قرار می دهیم. بنابراین تابع هدف به صورت زیر در می آید:

$$Z = 21.6 + 57.6 \times s_1^L$$

اکنون باید محدودیت های مساله برنامه ریزی خطی را مشخص کنیم. همچنان که گفتیم برای هر مشاهده دو محدودیت تولید می شود. بنابراین ۱۸ محدودیت (نامعادله) ایجاد می گردد. برای نمونه، ۲ محدودیت مربوط به مشاهده اول به ازای $k_0 = 1.4$ ، $k_1 = 1.8$ و $h = 0.5$ به صورت زیر هستند.

$$0.5 \times s_0^L - 1 \times s_1^L + a_0^c - 2 \times a_1^c \geq 230$$

$$0.7 \times s_0^L - 1.8 \times s_1^L - a_0^c + 2 \times a_1^c \geq -230$$

با استفاده از این مقادیر ضرایب فازی مدل به صورت زیر بدست می آیند:

$$A_0 = (244.88, 10.24, 11.34) , A_1 = (-3.86, 0, 0)$$

نکته ۳. انتخاب مقدار h ، که می توان آن را سطح اعتبار مدل در نظر گرفت، بستگی به نظر کاربر دارد. در محاسبات بالا و همچنین در محاسباتی که در بخش های آینده انجام داده ایم، همواره از مقدار $h = 0.5$ استفاده نموده ایم.

نکته ۴. در روشهای مربوط به حل مسایل برنامه ریزی خطی، عمدتاً فرض می شود که متغیرهای موجود در معادلات مثبت هستند. این نکته در مورد پهنای ضرایب فازی صادق است. اما لزومی ندارد که مراکز این ضرایب مثبت باشند. بدین منظور در حل مسایل فوق باید به این نکته توجه کرد و متغیرهای مربوط به مراکز ضرایب را به صورت تفاضل دو متغیر مثبت منظور نمود. لازم به ذکر است که در مرجع [۱۹] صرفاً مدلهایی مطالعه شده اند که مراکز ضرایب اعداد مثبت هستند.

۵- بررسی مدل های مختلف و انتخاب مدل بهینه

همان طور که گفته شد، با انتخاب k_0 و k_1 های مختلف مدل های متفاوت رگرسیون با ضرایب فازی نامتقارن به دست می آید. مسلماً در هر مساله خاص آن مدل رگرسیونی مناسبتر است که MSE مدل و همچنین متوسط ابهام مدل کمترین مقادیر را داشته باشند. بنابر این در هر مساله مدل های مختلف را به ازای k_i های متفاوت به دست می آوریم و در نهایت مدل بهینه را انتخاب می کنیم.

برای داده های جدول ۱ چند مدل به ازای k_0 و k_1 های مختلف برازش داده شده اند که نتایج حاصل در جدول ۲ درج شده است.

جدول ۲- تغییر مدل رگرسیون فازی بر حسب k_i های متفاوت.

Condition	Model	MSE	متوسط ابهام
Symmetric	Strength=[243.86,12.29]+[-3.86,0]Conc.	4.754	24.57
Non sym.(k0=1.4)	Strength=[250,0,0]+[-6.93,6.14]Conc.	13.928	24.57
Non sym. (k0=1.4,k1=1.8)	Strength=[244.88,10.24,14.34]+ [-3,86,0,0]Conc.	4.609	24.57
Non sym. (k0=1.1,k1=1.9)	Strength=[244.15,11.7,12.87]+ [-3,86,0,0]Conc.	4.685	24.57
Non sym. (k0=1.9,k1=1.9)	Strength=[245.76,8.45,16.05]+ [-3,86,0,0]Conc.	4.741	24.57
Non sym.(k0=0.9)	Strength=[243.53,12.93]+[-3.86,0]Conc.	4.859	24.57

بنابراین مدل نهایی که دارای کمترین میزان خطاست، به صورت زیر است.

$$\text{Strength}=[244.88,10.24,14,34]+[-3.86,0,0]\text{Conc.}$$

۶- نتیجه گیری

هنگامی که تعداد مشاهدات نمونه ای اندک باشد، استفاده از شیوه های رگرسیون آماری، توأم با دشواری هایی است. یک شیوه جانشین استفاده از رگرسیون فازی است. اعتبار و تحلیل نتایج این نوع رگرسیون نیاز به حجم نمونه ای زیاد ندارد. در این تحقیق با توجه به تعداد کم مشاهدات، از مدل رگرسیون با ضرایب فازی در حالت های مختلف متقارن و نامتقارن استفاده شده است. برای انتخاب مدل بهینه از دو ملاک MSE و متوسط ابهام استفاده شده است. به نظر می رسد انتخاب شیوه غیر فازی سازی در محاسبه MSE، انتخاب سطح اعتبار مناسب و آنالیز حساسیت در مورد داده های پرت، مطالعات مفیدی برای تحقیقات آینده باشند.

۷- مراجع

- [۱] توانایی، حسین و انجمنی، رسول، (۱۳۸۱)، "اثر شرایط پخت و سفیدگری همزمان (ناپیوسته) بر استحکام پارچه صد در صد پنبه ای خام"، مجله علوم و تکنولوژی پلیمر، شماره چهارم، ۲۵۱-۲۵۷.
- [۲] ماشین چی، ماشا...، (۱۳۷۹)، "رگرسیون با استفاده از پایگاههای اطلاعاتی مشکک"، اندیشه آماری، شماره ۲، ۱۳-۱۹.
- [۳] مجدی، سعید و طاهری، سید محمود و علامت ساز، محمد حسین، (۱۳۸۱)، "رگرسیون خطی با ضرایب فازی"، ششمین کنفرانس آمار ایران، دانشگاه تربیت مدرس، ۳۱۹-۳۴۱.
- [4] Callhof C., Wulforth B., (1999), "Neuro-Fuzzy Networks- aTool for the Development of New Yarn Contacting Elements Exemplary on Friction Discs", Man made Fiber Yarn Book, pages 95.
- [5] Chen Y., Collier B., (2000), "Objective Evaluation of Fabric Softness", Textile Res. J., pages 443-448.
- [6] Gass S.I., (1975), "Linear Programming", Mc Graw-Hill.
- [7] Hung C.C., Yu W. H., (1999), "Control of Dye Concentration, PH, and Temperature in Dye-Ing Processes", Textile Reasearch Journal, Vol. 69, No.12, pages 914-918.
- [8] Luczynski W. and Matolka M., (1995), "Fuzzy Regression Models and Their Application", J. Fuzzy Math., No.3, pages 583-589.
- [9] Marjoniemi M., Mantysalo E., (1997) "Neuro-Fuzzy Modeling of Spectroscopic Data. Part A-Modelling of Dye Solutions", J.S.D.C, Vol. 113, pages 13-17.
- [10] Marjoniemi M. and Mantysalo E., (1997), "Neuro-fuzzy modeling of spectroscopic data. Part B -Dye Concentration Prediction", J.S.D.C, Vol. 113, pages 64-67.
- [11] Montgomery D. C. and Peek C. A., (1991), "Introduction to Linear Regression Analysis", Second Ed., John Wiley.
- [12] Pan N., (1988) "A New Approach to the Objective Evaluation of Fabric Handle from Mecanical Properties" Part III: Fuzzy Cluster Analysis for Fabric HandleSorting", Textile Research Institute, pages 565.
- [13] Rong G.H. and Slater K., (1992), "A New Approach to the Assessment of Textile Performance", J. Text. Ins., Vol. 83, No. 2, pages 197-208.
- [14] Roychowdhury Sh. and Pedrycz W., (2001), "A Survey of Defuzzification Strategies", International Journal of Intelligent Systems, Vol.16, pages 679-695.
- [15] Setle S. and Bolart L., (2000), "Building a Rule Set for The Fiber- to-Yarn Production Process by Means of Soft Computing Techniques", Textile Research Journal, Vol. 70, No. 5, pages 375-386.
- [16] Taheri S. M., (2003), "Trends in Fuzzy Statistics", Austrian, J. Stat., Vol. 32, No. 3, pages 239-257.
- [17] Tanaka H. and Lee H., (1999), "Exponential Possibility Regression Analysis by Identification Method of Possibilistic Coefficients", Fuzzy Sets. Syst., No.106, pages 155-165.
- [18] Tanaka H. and Uejima S. and Asai K., (1982), "Linear regression analysis with fuzzy model", IEEE Systems, Man& Cybernetics, Vol. 12, No. 6, pages 903-907.
- [19] Yen K.K., Ghoshray S. and Riog G., (1999), "A Linear Regression Model Using Triangular Fuzzy Number Coefficients", Fuzzy Sets Syst, No. 106, pages 166-177.