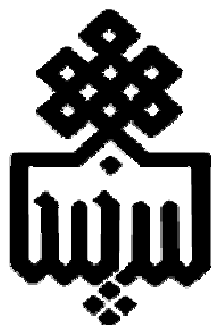


الله الرحمن الرحيم



دانشگاه بیرجند
دانشکده مهندسی

پایان نامه دوره کارشناسی ارشد مهندسی برق - الکترونیک

بهبود بازشناسی ارقام دستنویس فارسی
به کمک خوشه بندی

اسماعیل میری

استاد راهنما:

دکتر سید محمد رضوی

استاد مشاور:


دکتر جواد صدری

حمایت کننده:

موسسه تحقیقات ارتباطات و فناوری اطلاعات

تابستان 1390

تأییدیه هیات داوران

<div style="border: 1px solid black; padding: 2px; display: inline-block;">فرم شماره ۱۰</div>	<h3 style="margin: 0;">صور تجلّه دفاع از پایان نامه کارشناسی ارشد</h3>	 <p style="font-size: small;">مدیریت تحصیلات تکمیلی</p>
---	--	--

با تاییدات خداوند متعال جلسه دفاع از پایان نامه تحصیلی کارشناسی ارشد خانم / آقای اسماعیل میری به شماره دانشجویی : ۸۸۲۳۳۱۶۰۱۶ رشته : برق گرایش : الکترونیک دانشکده مهندسی تحت عنوان : بهبود بازشناسی ارقام دستنویس فارسی به کمک خوشه بندی

به ارزش : ۶ واحد در ساعت : ۱۷ روز : چهارشنبه مورخ : ۹۰/۵/۱۲

با حضور اعضای محترم جلسه دفاع و نماینده تحصیلات تکمیلی به شرح ذیل تشکیل گردید:

سمت	نام و نام خانوادگی	رتبه علمی	اعضاء
استاد راهنمای اول	سید محمد رضوی	استادیار	
استاد راهنمای دوم			
استاد مشاور اول	جواد صدری	استادیار	
استاد مشاور دوم			
داور اول	ناصر مهرشاد	استادیار	
داور دوم	حسن فرسی	استادیار	
نماینده تحصیلات تکمیلی	محسن فرشاد	استادیار	

نتیجه ارزیابی دفاع که منوط به ارائه اصلاحات پیشنهادی توسط هیئت داوران حداکثر ظرف مدت یکماه پس از تاریخ دفاع می باشد، به شرح زیر مورد تایید قرار گرفت:

قبول (با درجه: ۳) و امتیاز: ۲۰ () دفاع مجدد غیر قابل قبول
 ۱- عالی (۲۰-۱۹) ۲- بسیار خوب (۱۸-۱۸/۹۹) ۳- خوب (۱۶-۱۷/۹۹) ۴- قابل قبول (۱۴-۱۵/۹۹)

(بدیهی است عواقب آموزشی ناشی از عدم ارائه به موقع اصلاحات مزبور به عهده دانشجو می باشد)

تقدیم به

همسرم که با ایثار، حمایت‌ها و تشویق‌هایش امکان ادامه تحصیل را برایم فراهم نمود.

و

پدر و مادرم مهربانم.

تشکر و قدردانی

از اساتید محترم آقایان:

دکتر رضوی

دکتر مهرشاد

دکتر ظهیری

دکتر صدری

که در طول این دوره از محضرشان بهره بردم

چکیده

بازشناسی ارقام دستنویس فارسی یکی از شاخه های حوزه بازشناسی الگو است. تحقیقات در این زمینه چندین دهه است که آغاز شده و هنوز هم در حال تحول می باشد. این تحقیق به بهبود نرخ بازشناسی ارقام دستنویس فارسی با استفاده از خوشه بندی پرداخته است.

در این پایان نامه از سه طبقه بندی کننده فازی، شبکه عصبی چند لایه ی پرسپترون و شبکه عصبی احتمالاتی برای بازشناسی ارقام دستنویس فارسی استفاده شده است.

در یک روش داده های آموزش بطور کلی خوشه بندی و در هر خوشه نسبت به آموزش طبقه بندی کننده فازی با قوانین دهگانه اقدام شده است، در بازشناسی داده های آزمایش ابتدا نزدیک ترین خوشه به داده آزمایش ورودی مشخص شده و سپس در خوشه مزبور طبقه بندی کننده فازی بازشناسی را انجام می دهد. در روش دوم در هر کلاس، داده های آموزشی خوشه بندی می شوند. در این حالت تعداد کلاس ها برابر مجموع تعداد خوشه های کلاس های داده های آموزشی خواهد شد. در روش سوم از خوشه بندی فازی و شبکه عصبی استفاده شده، بدین ترتیب که هر کلاس از داده های آموزشی مانند روش دوم خوشه بندی می شود و شبکه با این کلاس های جدید آموزش می بیند. در روش پایانی از شبکه عصبی احتمالی با خوشه بندی داده های آموزش مانند روش دوم و آموزش شبکه با مراکز خوشه ها استفاده شده که منجر به حل مشکل نیاز به حافظه بالا، سرعت و در عین حال نرخ طبقه بندی بالا در این شبکه های عصبی می شود. در روش اول تعداد خوشه های بهینه با افزایش تعداد خوشه ها تا حصول بالاترین نرخ بازشناسی بدست می آید. در سه روش دیگر برای تعیین تعداد خوشه های بهینه از الگوریتم بهینه سازی جمعیت ذرات با ذره بردار 10^*1 حاوی تعداد خوشه های بهینه کلاس های دهگانه و تابع سازگاری نرخ بازشناسی داده های تصدیق استفاده شده است. برای بازشناسی ارقام دستنویس ویژگی های زونینگ، مکان مشخصه و گشتاورهای زرنیکی استفاده شده و تکنیک های خوشه بندی k-means و FCM بکار گرفته شده است.

پایگاه داده ی مورد استفاده در این پایان نامه پایگاه داده هدی است. این پایگاه داده شامل 102352 نمونه است که از 60,000 نمونه برای آموزش و تصدیق طبقه بندی کننده و 20,000 نمونه جهت آزمایش استفاده شده است. نتایج مربوط به این پایان نامه که در فصل چهارم گزارش شده نشان دهنده تاثیر چشمگیر خوشه بندی در افزایش نرخ بازشناسی ارقام دستنویس فارسی است.

کلید واژه ها: ارقام دستنویس، بازشناسی، خوشه بندی، شبکه عصبی چند لایه پرسپترون، شبکه عصبی احتمالاتی، طبقه بندی فازی، طبقه بندی عصبی

فهرست مطالب

صفحه	عنوان
ط.....	فهرست شکل‌ها.....
ک.....	فهرست جدول‌ها.....
1.....	فصل 1- مقدمه
1.....	1-1- پیشگفتار
1.....	1-2- هدف از این پایان نامه
3.....	فصل 2- مروری بر مفاهیم و کار های انجام شده
3.....	1-2- مرور برخی مفاهیم مرتبط با بازشناسی الگو.....
3.....	1-1-2- بازشناسی الگو
3.....	2-1-2- یادگیری ماشین.....
4.....	3-1-2- استخراج ویژگی
4.....	4-1-2- طبقه بندی
5.....	5-1-2- انتخاب ویژگی
5.....	2-2- بازشناسی نویسه های (حروف و ارقام) دستنویس
6.....	1-2-2- پیش پردازش تصویر
7.....	2-2-2- روشهای استخراج ویژگی
16.....	3-2-2- فرآیند آموزش
16.....	4-2-2- فرآیند بازشناسی
16.....	3-2-3- مروری بر روش‌های خوشه بندی.....
17.....	1-3-2- تعریف خوشه بندی.....
17.....	2-3-2- خوشه‌بندی در مقابل طبقه‌بندی.....
18.....	3-3-2- تقسیم بندی روش های مختلف خوشه بندی.....
23.....	4-3-2- روش‌های خوشه بندی.....
44.....	5-3-2- بررسی تکنیک‌های اندازه‌گیری اعتبار خوشه‌ها.....
51.....	6-3-2- خوشه بندی نیمه نظارت شده
52.....	7-3-2- کاربرد های خوشه بندی
53.....	4-2- مروری بر تحقیقات انجام شده در زمینه بازشناسی ارقام
58.....	فصل 3- روش انجام کار
58.....	1-3- مقدمه
58.....	2-3- روش های طبقه بندی بازشناسی ارقام دستنویس
59.....	1-2-3- طبقه بندی کننده فازی

59 طبقه بندی کننده شبکه عصبی	2-2-3
66 الگوریتم بهینه سازی جمعیت ذرات	3-2-3
67 روش‌های بکار رفته برای بهبود بازشناسی ارقام دستنویس فارسی	3-3
67 استفاده از طبقه بندی کننده فازی و خوشه بندی k-means روی کل اعداد	1-3-3
69 استفاده از طبقه بندی کننده فازی و خوشه بندی k-means برای هر کلاس	2-3-3
69 استفاده از طبقه بندی کننده شبکه عصبی پرسپترون چندلایه و خوشه بندی فازی	3-3-3
72 استفاده از طبقه بندی کننده شبکه عصبی احتمالاتی و خوشه بندی k-means	4-3-3
74 فصل 4 - نتایج، بحث و پیشنهادها	
74 نتایج	1-4
74 نتایج حاصل از خوشه بندی کلی و طبقه بندی کننده فازی	1-1-4
78 نتایج حاصل از خوشه بندی کلاس‌ها و طبقه بندی کننده فازی	2-1-4
82 نتایج حاصل از خوشه بندی و طبقه بندی شبکه عصبی پرسپترون	3-1-4
85 نتایج حاصل از خوشه بندی و طبقه بندی شبکه احتمالاتی	4-1-4
91 جمع بندی و پیشنهادهایی برای ادامه کار	2-4
92 فهرست مراجع	

صفحه	عنوان
12.....	شکل 2-1: اضافه کردن فضای سفید جهت قرار گرفتن رقم در داخل دایره واحد.....
13.....	شکل 2-2: ویژگی‌های جهتی کانتور و ویژگی‌های نقاط خمش.....
14.....	شکل 2-3: استخراج ویژگی زونینگ.....
14.....	شکل 2-4: نحوه محاسبه ویژگی مکان مشخصه برای یک نقطه از تصویر.....
17.....	شکل 2-5: نمونه‌ای از اعمال خوشه‌بندی روی یک مجموعه از داده‌ها.....
18.....	شکل 2-6: مقایسه طبقه‌بندی و خوشه‌بندی.....
24.....	شکل 2-7: تفاوت بین روش‌های بالا به پایین با روش‌های پایین به بالا.....
24.....	شکل 2-8: شباهت بین دو خوشه در روش تک‌لینک.....
26.....	شکل 2-9: دندوگرام.....
27.....	شکل 2-10: شباهت بین دو خوشه در روش لینک کامل.....
28.....	شکل 2-11: دندوگرام مثال لینک کامل.....
29.....	شکل 2-12: شباهت بین دو خوشه در روش لینک متوسط.....
31.....	شکل 2-13: دندوگرام مثال لینک متوسط.....
31.....	شکل 2-14: شباهت بین دو خوشه در روش لینک متوسط گروهی.....
37.....	شکل 2-15: مثال مراحل اجرای خوشه‌بندی k-means.....
42.....	شکل 2-16: سلول دفاعی.....
43.....	شکل 2-17: نحوه عملکرد عملگر جهش.....
49.....	شکل 2-18: مجموعه داده‌های بکار رفته برای مقایسه‌ی کارایی شاخص‌های اعتبارسنجی خوشه‌ها.....
49.....	شکل 2-19: مقادیر شاخص‌های اعتبار بر روی نتایج حاصل از خوشه‌بندی داده‌ها کاملاً مجزا.....
49.....	شکل 2-20: مقادیر مربوط به شاخص‌های اعتبار بر روی نتایج حاصل از خوشه‌بندی داده‌ها حلقوی.....
51.....	شکل 2-21: دو حالت خوشه‌بندی درست و نادرست داده‌های با شکل دلخواه.....
51.....	شکل 2-22: مقادیر شاخص‌های اعتبار بر روی نتایج حاصل از خوشه‌بندی داده‌ها با شکل دلخواه.....
55.....	شکل 2-23: مقایسه ارقام انگلیسی، فارسی و هندی.....
61.....	شکل 3-1: ساختار نرون طبیعی انسان.....
61.....	شکل 3-2: ساختار یک نرون مصنوعی.....
62.....	شکل 3-3: یک نمونه شبکه عصبی $8 \times 3 \times 8$
64.....	شکل 3-4: یک ساختار نوعی از شبکه عصبی احتمالاتی.....
65.....	شکل 3-5: یک مثال از PNN دو کلاسه.....
68.....	شکل 3-6: بلوک دیاگرام تعیین تعداد خوشه‌های بهینه برای بهبود طبقه‌بندی فازی.....
68.....	شکل 3-7: بلوک دیاگرام طبقه‌بندی کننده بهبود یافته فازی با خوشه‌بندی.....

- شکل 3-8: بلوک دیاگرام تعیین خوشه های بهینه با استفاده از PSO..... 69
- شکل 3-9: طبقه بندی فازی بهبود یافته..... 69
- شکل 3-10: الف: بردار هدف در حالت بدون خوشه بندی ب: بردارهدف با خوشه بندی فازی..... 71
- شکل 3-11: بلوک دیاگرام بهبود طبقه بندی شبکه عصبی MLP با استفاده از خوشه بندی FCM هوشمند..... 71
- شکل 3-12: بلوک دیاگرام طبقه بندی کننده شبکه عصبی بهبود یافته با خوشه بندی..... 72
- شکل 3-13: بلوک دیاگرام بهبود طبقه بندی کننده PNN با خوشه بندی هوشمند..... 73
- شکل 3-14: طبقه بندی کننده PNN بهبود یافته..... 73
- شکل 4-1: تغییر نرخ بازشناسی داده های آموزش 2 با تغییر تعداد خوشه های کلی (مکان مشخصه)..... 74
- شکل 4-2: تغییر نرخ بازشناسی داده های آموزش با تغییر تعداد خوشه های کلی (زونینگ)..... 75
- شکل 4-3: تغییر نرخ بازشناسی داده های آموزش با تغییر تعداد خوشه های کلی (زرنیک 256)..... 76
- شکل 4-4: روند بهینه یابی PSO در روش خوشه بندی هر رقم (زونینگ)..... 78
- شکل 4-5: روند بهینه یابی PSO در روش خوشه بندی هر رقم (زرنیک)..... 79
- شکل 4-6: روند بهینه یابی PSO در روش خوشه بندی هر رقم (مکان مشخصه)..... 79
- شکل 4-7: عملکرد PSO در یافتن نرخ بازشناسی بهینه در MLP (زونینگ)..... 82
- شکل 4-8: عملکرد PSO در یافتن نرخ بازشناسی بهینه در MLP (مکان مشخصه)..... 83
- شکل 4-9: تغییرات نرخ بازشناسی طبقه بندی کننده PNN با تغییر spread (زونینگ)..... 87
- شکل 4-10: تغییرات نرخ بازشناسی طبقه بندی کننده PNN با تغییر spread (مکان مشخصه)..... 87
- شکل 4-11: عملکرد PSO در یافتن خوشه های بهینه (زونینگ)..... 87
- شکل 4-12: عملکرد PSO در یافتن خوشه های بهینه (مکان مشخصه)..... 88
- شکل 4-3: نمودار مقایسه ای نرخ بازشناسی داده آزمایشی برای حالت های مختلف ویژگی در طبقه بندی کننده فازی..... 89
- شکل 4-14: نمودار مقایسه ای نرخ بازشناسی داده آزمایشی برای حالت های مختلف ویژگی در طبقه بندی کننده MLP, PNN..... 89

فهرست جدول‌ها

عنوان	صفحه
جدول 1-2 : ماتریس فاصله‌ی بین 6 نمونه داده	24
جدول 2-2 : ماتریس فاصله‌ی بین 5 خوشه‌ی حاصل از تکرار اول	25
جدول 3-2 : ماتریس فاصله‌ی بین 4 خوشه‌ی حاصل از تکرار دوم	25
جدول 4-2 : ماتریس فاصله‌ی بین 3 خوشه‌ی حاصل از تکرار سوم	25
جدول 5-2 : ماتریس فاصله‌ی بین 2 خوشه‌ی حاصل از تکرار چهارم	26
جدول 6-2 : ماتریس فاصله‌ی بین 6 نمونه‌ی داده	27
جدول 7-2 : ماتریس فاصله‌ی بین 5 خوشه‌ی حاصل از تکرار اول	27
جدول 8-2 : ماتریس فاصله‌ی بین 4 خوشه‌ی حاصل از تکرار دوم	27
جدول 9-2 : ماتریس فاصله‌ی بین 3 خوشه‌ی حاصل از تکرار سوم	28
جدول 10-2 : ماتریس فاصله‌ی بین 2 خوشه‌ی حاصل از تکرار چهارم	28
جدول 11-2 : ماتریس فاصله‌ی بین 6 نمونه‌ی داده	29
جدول 12-2 : ماتریس فاصله‌ی بین 5 خوشه‌ی حاصل از تکرار اول	29
جدول 13-2 : ماتریس فاصله‌ی بین 4 خوشه‌ی حاصل از تکرار دوم	30
جدول 14-2 : ماتریس فاصله‌ی بین 3 خوشه‌ی حاصل از تکرار سوم	30
جدول 15-2 : ماتریس فاصله‌ی بین 2 خوشه‌ی حاصل از تکرار چهارم	30
جدول 16-2 : ضرائب رابطه‌ی (7) برای روش‌های متفاوت خوشه‌بندی سلسله‌مراتبی	32
جدول 17-2 : مجموعه‌ی علائم بکار رفته در این بخش	45
جدول 1-4 : کارایی نمونه‌های آموزش با خوشه‌بندی کلی (مکان مشخصه)	75
جدول 2-4 : کارایی نمونه‌های آزمایش با خوشه‌بندی کلی (مکان مشخصه)	75
جدول 3-4 : کارایی نمونه‌های آموزش با خوشه‌بندی کلی (زونینگ)	76
جدول 4-4 : کارایی نمونه‌های آزمایش با خوشه‌بندی کلی (زونینگ)	76
جدول 5-4 : کارایی نمونه‌های آموزش با خوشه‌بندی (زرنیک)	77
جدول 6-4 : کارایی نمونه‌های آزمایش با خوشه‌بندی کلی (زرنیک)	77
جدول 7-4 : نتایج بازشناسی با خوشه‌بندی کلی و طبقه‌بندی کننده فازی	77
جدول 8-4 : خوشه‌های بهینه خوشه‌بندی کلاس‌ها (زونینگ)	78
جدول 9-4 : خوشه‌های بهینه خوشه‌بندی کلاس‌ها (زرنیک)	78
جدول 10-4 : خوشه‌های بهینه خوشه‌بندی کلاس‌ها (مکان مشخصه)	78
جدول 11-4 : کارایی سیستم بازشناسی نمونه‌های آزمایش خوشه‌بندی کلاس‌ها (زونینگ)	79
جدول 12-4 : کارایی سیستم بازشناسی روی نمونه‌های آموزش خوشه‌بندی کلاس‌ها (زونینگ)	79
جدول 13-4 : کارایی سیستم بازشناسی نمونه‌های آموزش خوشه‌بندی کلاس‌ها (زرنیکی)	79

- جدول 4-14 : کارایی سیستم بازشناسی نمونه های آزمایش خوشه بندی کلاس ها (زرنیکی).....79
- جدول 4-15 : کارایی سیستم بازشناسی نمونه های آزمایش خوشه بندی کلاس ها (مکان مشخصه).....81
- جدول 4-16 : کارایی سیستم بازشناسی نمونه های آموزش خوشه بندی کلاس ها (مکان مشخصه).....81
- جدول 4-17 : نتایج به دست آمده در حالات مختلف خوشه بندی و طبقه بندی کننده فازی.....81
- جدول 4-18 : خوشه ها بهینه خوشه بندی کلاس ها (زونینگ).....82
- جدول 4-19 : خوشه های بهینه خوشه بندی کلاس ها (مکان مشخصه).....82
- جدول 4-20 : کارایی سیستم بازشناسی نمونه های آزمایش در MLP (زونینگ 250 تکرار).....83
- جدول 4-21 : کارایی سیستم بازشناسی نهایی نمونه های آموزش در MLP (زونینگ 250 تکرار).....83
- جدول 4-22 : کارایی سیستم بازشناسی نمونه های آموزش در MLP (مکان مشخصه).....84
- جدول 4-23 : کارایی سیستم بازشناسی آزمایش در MLP (مکان مشخصه).....84
- جدول 4-24 : نتایج بازشناسی با استفاده از شبکه عصبی MLP.....84
- جدول 4-25 : خوشه های بهینه خوشه بندی کلاس ها (زونینگ).....85
- جدول 4-26 : خوشه های بهینه خوشه بندی کلاس ها (مکان مشخصه).....85
- جدول 4-27 : کارایی سیستم بازشناسی نمونه های آزمایش در PNN (زونینگ).....85
- جدول 4-28 : جدول کارایی سیستم بازشناسی روی نمونه های آموزش در PNN (زونینگ).....86
- جدول 4-29 : جدول کارایی سیستم بازشناسی روی نمونه های آموزش در PNN (مکان مشخصه).....86
- جدول 4-30 : جدول کارایی سیستم بازشناسی روی نمونه های آموزش در PNN (مکان مشخصه).....86
- جدول 4-31 : نتایج بازشناسی با استفاده از شبکه عصبی احتمالاتی.....88
- جدول 4-32 : نتایج روشهای مختلفی که در زمینه بازشناسی ارقام دستنویس انجام شده است.....89

فصل 1 - مقدمه

1-1 - پیشگفتار

امروزه در فرم‌های رسمی و غیر رسمی، چک‌های بانکی، قراردادهای اقتصادی، انواع تجارت‌های بانکی، فرم‌های گزارش مالی، فرم‌های گزارش آماری و مقادیر ریالی روی صورت‌حساب‌ها حتی با وجود ابزارهای الکتریکی که در دسترسند و می‌توانند به راحتی برای تایپ مورد استفاده قرار گیرند هنوز مردم از اعداد دستنویس استفاده می‌کنند. ابزارهای مورد استفاده در تشخیص این اعداد دستنویس بعلت شباهت آنها گاهی دچار خطا می‌شوند که ممکن است این خطاها مشکلات جبران ناپذیری ایجاد کنند، لذا میدان تحقیق روی سیستم‌های با خطای کمتر هنوز باز است. بازشناسی ارقام دستنویس فارسی یکی از زمینه‌های پردازش تصویر و بازشناسی الگو و یکی از مسائل مهم در حوزه بازشناسی نوری حروف است که تحقیقات گسترده‌ای را به خود اختصاص داده و هنوز هم در حال تحول است. روش‌های مختلفی برای بازشناسی استفاده شده است که از جمله آنها می‌توان به روش‌های آماری، ساختاری، شبکه‌های عصبی و فازی اشاره کرد.

در زمینه بازشناسی ارقام دستنویس، کارهای زیادی صورت گرفته است. در یک تحقیق از مکان‌های مشخصه، طبقه بندی بیز، و زنجیره مارکف برای بازشناسی ارقام دستنویس استفاده شده است [1]. در [2] بازشناسی نهایی ارقام دستنویس فارسی به کمک روش‌های فازی انجام شده است. در تحقیقی دیگر از الگوریتم تطابق شکل و طبقه بندی نزدیکترین فاصله از نماینده یا نماینده‌های هر کلاس برای بازشناسی ارقام دستنویس فارسی استفاده شده است [3]. در [4] از طبقه بندی توسط شبکه عصبی و ترکیب سه ویژگی مکان مشخصه، گرادیان بهبود یافته و کریش برای بازشناسی ارقام استفاده شده است. در [5] از شبکه عصبی و ترکیب ده طبقه بندی کننده دو کلاسی برای بازشناسی ارقام دستنویس فارسی استفاده شده است.

1-2 - هدف از این پایان نامه

یکی از مهمترین مسائلی که در استفاده از یک سیستم بازشناسی ارقام دستنویس مورد توجه است ضرورت بالا بودن نرخ بازشناسی است. در حوزه زبان فارسی، به دلیل شباهت زیادی که ارقام به هم دارند و همچنین تفاوت در شیوه رسم آنها، ایجاد یک سیستم بازشناسی با دقت قابل قبول برای استفاده عملی با مشکلاتی مواجه است. از این رو توسعه روش‌هایی برای بهبود دقت در آنها ضروری است. در این پایان‌نامه تحقیقاتی پیرامون چگونگی بهبود نرخ بازشناسی به کمک خوشه بندی صورت گرفته است. پایگاه داده مورد استفاده در این تحقیق یک پایگاه داده بزرگ از ارقام دستنویس فارسی بنام پایگاه داده هدی [6] است. تعداد کل ارقام این پایگاه داده 102352 رقم است که 60000 از آن به عنوان نمونه‌های آموزش و تصدیق، 20000 به عنوان نمونه‌های آزمایش و 22352 رقم آن هم به عنوان نمونه‌های باقیمانده در نظر گرفته شده‌اند.

طبقه‌بندی کننده‌های مورد استفاده در این تحقیق عبارتند از طبقه‌بندی کننده فازی [2] که به دو صورت مورد استفاده قرار گرفته است، در یک روش بعد از خوشه‌بندی کلی نمونه‌های آموزشی پایگاه داده، در هر خوشه با استفاده از ویژگی‌های استخراج شده ارقام، توابع عضویت گوسی برای مدل فازی بدست آمده است. مدل فازی مورد استفاده در این اینجا یک مدل ممدانی با 10 قاعده است. هر قاعده برای یک رقم اختصاص داده شده است. در مرحله آزمایش ابتدا نزدیک ترین خوشه به داده آزمایش انتخاب شده و سپس طبقه بندی در این خوشه صورت می‌گیرد.

در روش بعدی ابتدا داده‌های آموزشی هر رقم با استفاده از برچسب جداسازی شده، سپس داده های آموزشی هر عدد بصورت مجزا خوشه بندی می‌شود. که این به مفهوم ایجاد زیر کلاس‌های متعدد برای کلاس‌های دهگانه و یا عبارت دیگر افزایش کلاس‌ها از ده کلاس قبلی به تعداد مجموع خوشه های ایجاد شده بعد از خوشه بندی است. تعداد خوشه‌های بهینه توسط الگوریتم بهینه سازی جمعیت ذرات (psop)¹ تعیین می شود که در اینجا ذره مورد استفاده یک بردار 10×1 حاوی تعداد خوشه ها در کلاس‌های دهگانه و تابع سازگاری نرخ بازشناسی داده‌های تصدیق است. در این حالت با توجه به زیر کلاس‌های ایجاد شده، تعداد قواعد طبقه‌بندی کننده فازی به تعداد خوشه‌های بهینه انتخابی بستگی دارد. در مرحله آزمایش، از این مدل فازی با تعداد کلاس معادل تعداد کل خوشه های بهینه برای طبقه‌بندی نمونه‌های آزمایشی پایگاه داده استفاده می‌شود.

طبقه‌بندی کننده دیگر مورد استفاده شبکه عصبی چند لایه پرسپترون است که با ترکیب با یک خوشه‌بندی فازی² که روی هر رقم از مجموعه آموزش بصورت جداگانه انجام شده (شبیه روش دوم فازی) به نتایج بازشناسی مطلوب تری دست یافته است. در این روش بردار هدف به کمک درجه عضویت خوشه‌ها ساخته می‌شود. و در نهایت طبقه‌بندی کننده پایانی شبکه عصبی احتمالاتی³ است که از مراکز خوشه‌های ارقام آموزشی (بدست آمده از خوشه بندی مانند روش قبل) برای آموزش شبکه استفاده کرده و در نهایت یک نرخ بازشناسی قابل قبول در داده های آزمایش ارائه داده است.

همانطور که گفته شد در این پایان نامه با استفاده از خوشه بندی هوشمند سعی شده نرخ بازشناسی افزایش یابد. نتایج و مقایسه های ارائه شده در پایان تحقیق نشان می دهد هدف تحقیق برآورده گردیده و روش‌های انتخاب شده منجر به افزایش نرخ بازشناسی در حد قابل قبولی می شود.

ساختار بقیه فصل های این پایان نامه به این صورت است که در فصل دوم به مرور برخی مفاهیم مرتبط با بازشناسی الگو، خوشه بندی و مروری بر تحقیقات انجام شده در زمینه بازشناسی ارقام اختصاص دارد. در فصل سوم روش‌های طبقه بندی و خوشه‌بندی استفاده شده جهت بهبود بازشناسی تشریح شده و فصل چهارم به عنوان فصل آخر به بررسی نتایج، تحلیل و مقایسه آنها و پیشنهادهایی برای ادامه کار پرداخته است.

¹ PSO

² Fuzzy c-means

³ PNN

فصل 2 - مروری بر مفاهیم و کارهای انجام شده

2-1-1 - مروری بر مفاهیم مرتبط با بازشناسی الگو

2-1-1-1 - بازشناسی الگو

بازشناسی الگو امری است که در زندگی روزمره ما به وفور رخ می‌دهد. از آن جمله می‌توان به بازشناسی و تشخیص صدای افراد مختلف، بازشناسی چهره افرادی که با آنها روبرو می‌شویم و یا تشخیص نوع دستخط یا امضاء افراد مختلف اشاره کرد. اگرچه بازشناسی الگو امری پیچیده است ولی بدلیل قابلیت‌های بالای مغز انسان به آسانی و در حداقل زمان انجام می‌شود. ما به دلیل آنکه همواره و به طور ناخودآگاه انواع مختلفی از این بازشناسی را انجام می‌دهیم، از پیچیده بودن این فرآیند بی‌خبریم. اما اهمیت توانایی انسان در بازشناسی الگو هنگامی مشخص می‌شود که انسان سعی می‌کند ساده‌ترین نوع بازشناسی را که براحتی توسط مغز انجام می‌شود، توسط رایانه انجام دهد [3].

امروزه، با پیشرفت علوم رایانه و بالا رفتن سرعت تجزیه و تحلیل برنامه‌های رایانه‌ای، پیشرفت زیادی در زمینه اجرای الگوریتم‌های بازشناسی الگو به کمک رایانه صورت گرفته است. این الگوریتم‌ها در زمینه‌های گوناگونی به کار رفته‌اند. برای مثال در زمینه تشخیص صداها، بازشناسی چهره افراد و یا تشخیص حروف و ارقام دستنویس از الگوریتم‌های بازشناسی الگو استفاده شده است [3]. امروزه روش‌های بازشناسی الگو، به عنوان یک شاخه از یادگیری ماشین¹، کاربردهای فراوانی در زمینه‌های مختلف علمی و صنعتی پیدا کرده‌اند.

2-1-1-2 - یادگیری ماشین

یادگیری ماشینی یک شاخه مهم از گرایش هوش مصنوعی است که هدف آن تعلیم یک ماشین است بطوریکه بتواند تجربیات و نمونه‌های موجود را یاد بگیرد. حاصل این یادگیری ایجاد یک مدل طبقه‌بندی است که بر اساس آن ماشین می‌تواند نمونه‌هایی را که در آینده می‌بیند و مشابه نمونه‌های موجوداند در کلاس مناسب خود قرار دهد [7].

روشهای یادگیری به دو نوع تقسیم می‌شوند:

الف) یادگیری همراه با نظارت: در روش یادگیری همراه با نظارت، هر الگو از مجموعه داده با یک برچسب کلاسی همراه است. هدف این است که بر اساس نمونه‌های موجود، مدل طبقه‌بندی را طوری بسازیم که بتواند نمونه‌هایی را که تاکنون ندیده است با کمترین خطا در کلاس مربوط به خودشان دسته‌بندی کند.

¹ Machine learning

ب) یادگیری بدون نظارت: در یادگیری بدون نظارت، الگوها برچسب کلاسی ندارند و بر اساس شباهتشان در دسته های یکسان قرار می گیرند.

2-1-3 - استخراج ویژگی

برای استخراج ویژگی تعریف‌های متعددی بیان شده است. بعنوان مثال یک تعریف می گوید: استخراج ویژگی استخراج اطلاعاتی از داده خام است که برای اهداف طبقه‌بندی بیشترین تناسب را داشته باشند، بدین ترتیب که تغییرات الگو در درون هر کلاس کمینه و در بین کلاس‌های مختلف بیشینه شود.

واضح است که روش‌های مختلف استخراج ویژگی، بسته به نوع داده ها و مسئله بازشناسی، این نیاز را تا حدی برآورده می‌کنند. یک روش استخراج ویژگی که برای یک کاربرد موفق است، ممکن است برای کاربرد دیگری چندان مناسب نباشد [8].

بر اساس تعریفی دیگر، استخراج ویژگی یک نگاشت از فضای الگوها به فضای ویژگی‌هاست که نتیجه آن پیدایش یک بردار ویژگی x است.

انتخاب روش استخراج ویژگی به عنوان یک فاکتور مهم در کارایی سیستم بازشناسی الگو مطرح است. برای شناسایی حروف و ارقام، ویژگی‌های ناحیه ای [9]¹، مکان مشخصه [4]²، گشتاورهای هندسی [4]³، گشتاورهای زرنیکی [10]⁴، توصیفگرهای فوریه، ثابت‌های گشتاوری [11]⁵، هیستوگرام نما و توصیف گراف پیشنهاد شده اند.

2-1-4 - طبقه بندی

یکی از مراحل اصلی فرآیند بازشناسی الگو، طبقه بندی است. مرحله طبقه بندی شامل روش‌هایی برای متناظر ساختن هر یک از الگوهای به دست آمده از مرحله استخراج ویژگی، با یکی از کلاس‌های الگو است. این کار با کمینه ساختن فاصله بردار ویژگی های هر الگوی ورودی نسبت به یکی از بردارهای مرجع، انجام می گیرد. بردارهای مرجع، بردارهایی هستند که قبلا از نمونه‌های آموزشی اخذ شده‌اند. بر اساس [12] تکنیک های عرضه شده برای مرحله طبقه‌بندی را می توان در روش‌های مربوط به چهار گروه عمومی مبحث بازشناسی الگو جستجو نمود.

1- تطابق قالبی 2- تکنیک های آماری 3- تکنیک های ساختاری 4- شبکه های عصبی
چهار گروه فوق لزوما مستقل یا مجزا از یکدیگر نیستند و گاهی می توان تکنیک‌های یک گروه را در میان تکنیک‌های مربوط گروه‌های دیگر یافت. در یک سیستم بازشناسی الگو، می توان از یک یا چند

¹ Zoning

² Loci

³ Geometric Moments

⁴ Zernike Moments

⁵ Invariant Moments

طبقه‌بندی‌کننده استفاده کرد. طبقه‌بندی بر مبنای فاصله [13]، شبکه‌های عصبی [14]، svm [15] و روش‌های فازی از روش‌های رایج برای طبقه‌بندی الگوها اند.

2-1-5 - انتخاب ویژگی

انتخاب ویژگی یکی از عوامل موثر در کاهش یا افزایش نرخ بازشناسی الگو است. انتخاب نوع ویژگی، نیازمند دانش اولیه در مورد الگوهاست. انتخاب ویژگی باید به گونه‌ای باشد که ویژگی‌ها، وجه مشترک الگوهای متعلق به یک کلاس و وجه تمایز الگوهای کلاس‌های مختلف باشند. توانمندی ویژگی برای جداسازی نمونه‌های کلاس‌های مختلف، معیار انتخاب آن است.

2-2 - بازشناسی نویسه‌های (حروف و ارقام) دستنویس

بازشناسی نویسه‌های دستنویس یکی از مسائل مهم در حوزه بازشناسی الگو و فرآیندی است که در آن زبان نوشته شده در شکل فضایی به شکل قابل فهم توسط رایانه تبدیل می‌شود. بازشناسی نویسه‌های دستنویس چندین دهه است که مورد مطالعه قرار گرفته است. تاکنون، تحقیقات وسیعی روی آن به انجام رسیده و هنوز از بعضی جهات به عنوان یکی از مسائل باز مطرح است. بازشناسی نویسه‌های دستنویس در واسطه بین انسان و ماشین کاربردهای گوناگونی دارد. معیارهای گوناگونی برای ارزیابی عملکرد یک روش بازشناسی نویسه‌های دستنویس (دست نوشته‌ها) وجود دارد. از جمله این معیارها می‌توان به اندازه ارقام، استقلال از سبک نوشتار، قابلیت اطمینان و سرعت بازشناسی اشاره نمود. بنا به دلایلی همچون سبک نوشتاری خاص افراد مختلف، بافت (محدوده) ارقام، ابزار و واسطه‌های نوشتاری متفاوت، تصاویر اسکن شده دستخوش تغییراتی مثل کجی و اندازه متفاوت ارقام و ضربه‌هایی با پهنا و شکل‌های متفاوت می‌شوند. از این رو بازشناسی ارقام دستنویس مشکل است. توسعه روش‌های کارآمد جهت بازشناسی نویسه‌های دستنویس می‌تواند در کاربردهای آن راهگشا باشد. بزرگ‌ترین چالش در این حوزه، تنوع شیوه‌های رسم نویسه‌ها است. بازشناسی نویسه‌های دستنویس از لحاظ نوع الگوی ورودی به دو دسته اصلی تقسیم شده است:

1- بازشناسی بر خط¹

2- بازشناسی برون خط²

روش‌های بازشناسی برخط، روش‌های اند که بطور مستقیم با ماشین در تعامل‌اند. در این روش‌ها حروف در همان زمان نگارش توسط سیستم تشخیص داده می‌شوند و دستگاه ورودی این سیستم‌ها یک قلم نوری است. در این روش‌ها علاوه بر اطلاعات مربوط به موقعیت قلم، اطلاعات زمانی مربوط به مسیر قلم نیز در اختیار است. این اطلاعات معمولاً توسط یک صفحه رقومی کننده اخذ می‌شوند. در این روش-

¹ Online

² Offline

ها می‌توان از اطلاعات زمانی سرعت، فشار و زمان برداشتن و گذاشتن قلم روی صفحه در بازشناسی استفاده کرد.

بازشناسی برون خط خود به دو دسته چاپی و دستنویس تقسیم می‌شود. در بازشناسی برون خط، از تصویر دوبعدی متن ورودی استفاده می‌شود. در این روش‌ها به هیچ نوع وسیله نگارش خاصی نیاز نیست و تفسیر داده‌ها مستقل از فرآیند تولید آنها و تنها بر اساس تصویر متن صورت می‌گیرد. این روش‌ها به نحوه بازشناسی توسط انسان شباهت بیشتری دارد.

در بازشناسی برون خط با تصاویر سرو کار داریم و در بازشناسی برخط با ضربه‌های قلم سروکار داریم که دارای اطلاعات زمان‌بندی هستند. بنابراین به خاطر وجود اطلاعات زمان‌بندی اضافی بازشناسی کاراکترهای برخط آسانتر از بازشناسی کاراکترهای برون خط دستنویس است.

روش‌های زیادی برای بازشناسی حروف و ارقام استفاده شده‌اند. تحقیق ما بر روی بازشناسی ارقام دستنویس فارسی است. روش‌های سنتی بازشناسی نویسه‌های دستنویس به چهار مرحله پیش پردازش تصویر، استخراج ویژگی تصویر، فرآیند آموزش و فرآیند شناسایی تقسیم می‌شوند [16].

2-2-1 - پیش پردازش تصویر

پیش‌پردازش شامل کلیه اعمالی است که بر روی یک تصویر صورت می‌گیرد تا موجب تسهیل در روند اجرای فازهای بعدی گردد. برخی از این اعمال شامل دوسطحی کردن تصویر، حذف نویز، هموارسازی و نازک سازی است. از مجموعه این پردازش‌ها اهداف زیر حاصل می‌شوند که در ادامه به توضیح هر یک از آنها می‌پردازیم [12].

- کاهش نویز
- نرمالیزه کردن داده‌ها
- فشردن سازی میزان اطلاعاتی که باید محفوظ بماند

2-2-1-1 - کاهش نویز

نویز ایجاد شده به واسطه دستگاه‌های اسکنر نوری باعث ایجاد نقطه‌های لک مانند، قطعه خط‌های گسسته¹، اتصال بین ارقام و فضاهای خالی بین ارقام می‌شود. همچنین اعوجاج‌های دیگری مثل تغییر شکل² یا خوردگی ارقام³ وجود دارند. بهتر است این نقایص قبل از مرحله بازشناسی برطرف شوند. این کار باعث کاهش خطای بازشناسی و کاهش اندازه فایل تصویر می‌شود. با کاهش اندازه فایل تصویر، زمان مورد نیاز برای پردازش داده‌ها و همچنین حجم حافظه لازم برای ذخیره سازی کاهش می‌یابد.

¹ Disconnected line segments

² Dilation

³ Erosion

2-1-2-2 - نرمالیزه کردن داده ها

روش‌های نرمالیزه کردن¹ داده ها به حذف تغییرات نگارشی کمک می کند و داده های استاندارد شده‌ای را نتیجه می‌دهد. از روش‌های نرمالیزه کردن داده‌ها، دو روش نرمالیزه کردن اندازه و هموارسازی کانتور را بررسی می‌کنیم.

الف) نرمالیزه کردن اندازه

ممکن است تصاویر ارقام خیلی کوچک یا خیلی بزرگ باشند. معمولاً این تصاویر به یک اندازه استاندارد نرمالیزه می‌شوند تا عملیات بازشناسی، مستقل از اندازه فونت متن شود. به این روش نرمالیزه کردن (تغییر مقیاس دادن²) اندازه گویند.

ب) هموارسازی کانتور

خط تشکیل دهنده مرز یک کاراکتر را کانتور آن کاراکتر گویند. در متون دستنویس، به واسطه لرزش یا حرکات ناخواسته دست نویسنده در هنگام نگارش، ممکن است کانتور حروف ناصاف شود. این وضعیت، در سیستم‌های بازشناسی متون دستنویس ممکن است به دلیل تغییر مقیاس ارقام یا وجود نویز در مرحله اسکن تصاویر ظاهر شود. هموارسازی کانتور، تعداد نقاط نمونه مورد نیاز برای نمایش کاراکتر را کاهش داده و کارایی سایر مراحل پردازشی را بهبود می‌بخشد.

2-1-2-3 - فشرده سازی

یکی از رایج‌ترین روش‌هایی که برای فشرده سازی به کار می‌رود نازک‌سازی می‌باشد. باعمل نازک‌سازی، تصویر کاراکترها به تصویری با عرض یک پیکسل تبدیل می‌شود. درست مانند اینکه کاراکترها با یک قلم نوک باریک نوشته شده باشند. نازک‌سازی علاوه بر این که کاهش قابل ملاحظه‌ای در حجم داده‌ها ایجاد می‌کند، اطلاعات شکلی کاراکتر را نیز حفظ می‌کند.

2-2-2 - روش‌های استخراج ویژگی

همان‌گونه که در بخش‌های قبل گفته شد، مرحله استخراج ویژگی³ به دلیل اینکه نتایج حاصل از آن مستقیماً بر روی کیفیت و نرخ مرحله بازشناسی اثر می‌گذارد در بازشناسی الگو بسیار مهم است. در مرحله استخراج ویژگی، به هر الگوی ورودی، یک بردار ویژگی نسبت داده می‌شود که معرف آن الگو در فضای ویژگی‌هاست و آن را از سایر الگوها متمایز می‌سازد. در ادامه به توضیح برخی ویژگی‌های استخراج شده از حروف و ارقام می‌پردازیم. به طور کلی روش‌های مختلف استخراج ویژگی از تصاویر اسناد به سه گروه اصلی تقسیم می‌شوند. [16] تبدیل سراسری⁴ (بسط سری⁵)، آماری و هندسی

¹ Normalization

² Scaling

³ Feature extraction

⁴ Global Transformation

⁵ Series Expansion

2-2-1- تبدیل سراسری (بسط سری)

یک سیگنال پیوسته معمولاً حاوی اطلاعات بیشتر از میزان مورد نیاز برای استخراج ویژگی جهت اهداف طبقه بندی است. یک روش برای استخراج ویژگی یک سیگنال، بسط سری به صورت ترکیب خطی از توابع ساده تری (دارای پیچیدگی کمتر) که به نحو مناسبی تعریف شده اند، می باشد. به عبارتی ضرایب ترکیب خطی، سیگنال را به صورت فشرده تری کد می کنند. در زیر به برخی از تبدیل ها و روش های بسط سری اشاره می کنیم.

الف) تبدیل فوریه

تبدیل فوریه گسسته¹ (DFT) در زمینه پردازش تصویر و سیگنال اهمیت فوق العاده ای دارد. در آن معمولاً از طیف دامنه بردار ویژگی در فضای اقلیدسی n بعدی به عنوان ویژگی استفاده می شود. DFT چندین ویژگی دارد که در امر شاخص گذاری² یا تطبیق الگوها مفید است: اول اینکه دامنه ضرایب DFT نسبت به انتقال حساس³ نیست و در نتیجه با احتساب طیف دامنه به تنهایی و صرف نظر از اطلاعات فاز می توان حساسیت نسبت به تغییر مکان کاراکترها را در تصویر از بین برد. دوم اینکه همبستگی حوزه زمانی را می توان به طور موثر با استفاده از ضرایب DFT محاسبه نمود. تبدیل های فوریه به شکل های متفاوتی در بازشناسی حروف مورد استفاده قرار گرفته اند.

روش های مختلف کد کردن منحنی پیرامون، بارها در بازشناسی حروف استفاده شده است. در این میان توصیف کننده های فوریه نرمالیزه که نسبت به اندازه، انتقال و چرخش ثابت اند، کاربرد بیشتری دارند [12].

ب) DCT

DCT یکی از تبدیل های یکتا است که شبیه FFT است. از این تبدیل معمولاً برای کاربردهای فشرده سازی استفاده می شود. به عنوان مثال در استاندارد تصویر JPEG از این تبدیل برای فشرده سازی استفاده شده است.

از مهمترین خواص DCT این است که بیشترین اطلاعات سیگنال را در ضرایب معدودی که در فرکانس های پایین قرار دارند ذخیره می کند. همین طور در مورد تصویر هم بیشترین اطلاعات تصویر در ماتریس گوشه بالا- سمت چپ ماتریس خروجی ذخیره می شود. می توانیم از همین اطلاعات به عنوان ویژگی استفاده کنیم. برای این کار باید تصویر ورودی نرمال شود زیرا ابعاد ماتریس های خروجی باید یکسان باشد تا بتوان اطلاعات را از موقعیت های یکسانی استخراج کرد. برای مثال می توانیم تصاویر ارقام خاکستری ورودی را به 32×32 نرمالیزه کنیم.

بیشترین اطلاعات تصویر در تبدیل DCT در ابتدای ماتریس تبدیل قرار دارد. این که چند ضریب از ماتریس خروجی را به عنوان ویژگی در نظر بگیریم سوالی است که غالباً مطرح می شود. در کاربردهای

¹ Discrete Fourier Transform

² Indexing

³ Translation invariant