



شناسایی هویت نویسنده بر مبنای ترکیب ویژگی‌های ساختاری و بافتی دست خط

علیرضا نقش^۱، سید حسام الدین هاشمی^{۲*}، فاطمه سادات بهشتی نژاد^۳، قاسم گنجی زاده^۴

۱- استادیار، دانشکده مهندسی برق، واحد نجف آباد، دانشگاه آزاد اسلامی، نجف آباد، ایران

۲- دانشجوی کارشناسی ارشد هوش مصنوعی و رباتیک، دانشکده مهندسی کامپیوتر، دانشگاه آزاد اسلامی، واحد نجف آباد، ایران

۳- دانشجوی کارشناسی ارشد هوش مصنوعی و رباتیک، دانشکده مهندسی کامپیوتر، دانشگاه آزاد اسلامی، واحد نجف آباد، ایران

۴- کارشناسی فناوری اطلاعات، دانشگاه علمی کاربردی، علم و صنعت اصفهان، اصفهان، ایران

*Hessam_2013@yahoo.com

ارسال: بهمن ماه ۹۸ پذیرش: بهمن ماه ۹۸

چکیده

در این پژوهش رویکردی برون خط و مستقل از متن مبتنی بر ترکیب ویژگی‌های بافتی و ساختاری به منظور شناسایی و تایید هویت نویسنده یک دست خط ارائه شده است. ویژگی‌های بافتی توانایی استخراج ویژگی‌های ساختاری از جمله فاصله بین کلمه‌ای یا فاصله بین خطی را ندارند، به همین منظور در این تحقیق سعی شده است علاوه بر معرفی یک ویژگی بافتی و ساختاری جدید، با ترکیب این دو دسته ویژگی، دقت سیستم پیشنهادی افزایش یابد. روش پیشنهادی ابتدا سه ویژگی ساختاری شامل متوسط فاصله بین کلمه‌ای، متوسط فاصله بین خطوط و توزیع توأم جهت و مساحت حلقه‌های بسته را استخراج می‌کند و سپس سه ویژگی توسعه یافته بر مبنای الگوی دودویی محلی را به منظور استخراج ویژگی بافتی از متن استخراج می‌کند. هر سند دست‌نویس به صورت ترکیب سه هیستوگرام از الگوهای دودویی موجود در تصویر بازنمایی می‌شود و در نهایت ترکیب ویژگی‌های ساختاری و بافتی به عنوان ویژگی نهایی به طبقه‌بند نزدیک‌ترین همسایه ارائه می‌شود تا شناسایی نویسنده انجام گیرد. روش پیشنهادی بر روی دو مجموعه پایگاه داده یکی به زبان فارسی و دیگری به زبان عربی مورد ارزیابی قرار گرفت که بالاترین دقت با ترکیب ویژگی‌های بافتی به صورت یکنواخت و ویژگی‌های ساختاری به دست آمد.

کلمات کلیدی: شناسایی هویت نویسنده، الگوی دودویی توسعه یافته، ویژگی ساختاری.

۱- مقدمه

با رشد و گسترش توان کامپیوترها، استفاده از این ابزار قدرتمند در تحلیل اسناد متنی به وضوح دیده می‌شود. با اینکه که این سیستم‌های کامپیوتری، نمی‌توانند به طور کامل جایگزین تحلیل‌های انسانی شوند، اما نقش اساسی در کمک به انسان برای تحلیل اسناد متنی از جمله بخش بندی، کاهش فضای جستجو، مصورسازی و پردازش سریعتر ایفا می‌کنند. تشخیص و یا تایید هویت نویسنده از روی یک سند متنی دست‌نویس یکی از موضوعاتی است که همواره در امورمانند جرم‌شناسی مورد توجه بوده است. شناسایی نویسنده

دست خط بستگی به سبک دست خط بین افراد مختلف دارد و لذا با شناسایی تفاوت بین سبک های نوشتاری و استخراج ویژگی های کارآمد از کاراکترها و کلمات در یک سند دست نویس می توان به شناسایی و یا تایید هویت نویسنده دست یافت.

با این حال مانند بسیاری از سیستم های هوشمند دیگر چالش هایی در شناسایی دست خط وجود دارند که دست یابی به یک دقت تشخیص بالا را با مشکل مواجه می کنند. به عنوان مثال عوامل بسیاری هستند که دست خط یک فرد را تحت تاثیر قرار می دهند، که از آن جمله می توان به محدودیت بیومکانیکی فردی، آموزش های مرتبط به دست خط، موقعیت روحی فرد، ابزار نوشتاری و حتی هدف از دست خط (تفاوت بین متن مربوط به یک لیست خرید و نامه رسمی) اشاره کرد. علاوه بر این دست نوشته یک فرد بر پایه یک الگوی خاص قرار دارد که شخص طی سالیان متوالی با تمرین به دست می آورد و با اینکه دارای شکل و منحنی مشابه هستند اما هیچ دو نمونه از دست نوشته یک شخص دقیقاً همانند نیستند. نتایج اخیر از شناسایی نویسنده در مباحث دادگاهی نشان می دهد که دست خط هر فرد صفات کافی از فرد را برای اهداف شناسایی هویت به همراه دارد مرجع [۱].

علاوه بر چالش های ذاتی دست خط که در بالا اشاره شد مواردی مانند بخش بندی پیش زمینه و پس زمینه در اسناد متنی با کیفیت پایین و یا محدود بودن متن موجود از نویسنده ناشناخته می تواند مشکلات کار را دو چندان کند مرجع [۱].

شناسایی و تایید هویت نویسنده یکی از زیر شاخه های علم بیومتریکی است که به معنای شناسایی هویت یک فرد بر اساس ویژگی های فیزیکی و یا رفتاری وی است مرجع [۲]. منظور از ویژگی های فیزیکی، صفات کمی بیولوژیکی قابل اندازه گیری مانند اثر انگشت، عنبیه و یا چهره است و ویژگی های رفتاری به معنای صفات متمایزی است که فرد هنگام انجام برخی از رفتارها مانند راه رفتن، گفتار و یا نوشتن یک دست خط از خود نشان می دهد.

روش های تشخیص نویسنده از روی سند دست نوشته بر حسب رویه اکتساب داده ورودی به دو دسته عمده ایستا و پویا تقسیم بندی می شوند مرجع [۳]. در روش های ایستا کاربران دست نوشته های خود را بر روی یک کاغذ می نویسند و سپس با استفاده از یک اسکنر نوری یا یک دوربین، نسخه دیجیتالی از دست نوشته تهیه می شود و سیستم بیومتریکی، هویت نویسنده را با تحلیل تصویر دیجیتالی دست نوشته مشخص می کند. این روش به نام برون خط^۱ نیز شناخته می شود. در روش های پویا، کاربر دست نوشته خود را از طریق دستگاه هایی همچون تبلت های حساس به فشار به صورت بلادرنگ ضبط می کند. در این حالت جهت حرکت دست، میزان فشار قلم و سرعت قلم نیز قابل دریافت است. وجود این اطلاعات موجب شده است روش های پویا نسبت به دست اول نتایج بهتری را از نظر دقت تشخیص ارائه دهند.

روش های تشخیص دست خط از جنبه دیگری نیز قابل بررسی و دسته بندی هستند. وابستگی و استقلال از متن^۲ یکی از مواردی است که در روش های تشخیص نویسنده از روی سند دست نوشته مورد توجه می باشد. در روش های وابسته به متن^۳ به نویسندگان یک متن (ثابت) داده شده که این متن می تواند شامل یک صفحه کامل یا کلمات منفرد و حتی کاراکترهای متفاوت باشد. در این حالت، تشخیص تنها بر مبنای یک متن شاخص انجام می گیرد. در مقابل روش های مستقل از متن نیاز به کاراکترها و متن ثابتی ندارند و به همین دلیل از نظر کاربرد گسترده هستند مرجع [۴].

در این پژوهش رویکردی ترکیبی برای تعیین و تایید هویت نویسنده یک سند دست نوشته به صورت برون خط و وابسته به متن ارائه شده است.

۲- مرور پیشینه

با توجه به اهمیت موضوع شناسایی نویسنده از روی دست خط در دهه گذشته روش های بسیاری ارائه شده است. که تفاوت آن ها را می توان در دو بخش استخراج ویژگی و رویکرد دسته بندی عنوان کرد. به طور کلی ویژگی های استخراج شده از دست خط را می توان به دو دسته ویژگی های ساختاری^۴ و بافتی^۵ طبقه بندی کرد مرجع [۵]. ویژگی های ساختاری در سطح محلی و سراسری قابل استخراج هستند و هدف آن ها استخراج خصوصیات ساختاری متن از قبیل ارتفاع متوسط خطوط، فاصله خالی درون کلمه ای و برون کلمه ای، انحراف زاویه کلمه ای با سطح افق و مواردی از این قبیل است. با وجود اینکه ویژگی های ساختاری دارای تفسیر هندسی هستند با این حال استخراج این ویژگی ها زمان بر بوده و موجب افزایش بار محاسباتی سیستم می شود چرا که به طور معمول برای استخراج ویژگی های ساختاری نیاز به بخش بندی

جمله، کلمه و یا حتی حروف می باشد. ویژگی های مبتنی بر بافت، متن را به عنوان یک سطح شامل بافت در نظر می گیرند و ویژگی های بافتی را در سطح بلوک یا کل متن استخراج می کنند. مزیت این روش ها نسبت به دسته اول سرعت بالای اجرا در استخراج ویژگی است. در مرجع [۶] روشی برای شناسایی نویسنده مبتنی بر کاراکترهای دست نویس ارائه شده است که از ویژگی های ساختاری به منظور توصیف دست نوشته استفاده می کند. به منظور استخراج ویژگی، از ویژگی های نظیر نسبت طول به عرض کاراکتر، نقاط نهایی^۶ (تعداد، جهات و موقعیت نسبی) و گشتاورهای مرتبه دوم و سوم کاراکتر استفاده کرده اند. همچنین در گام طبقه بندی از یک شبکه عصبی شعاعی پایه استفاده شده است. نویسندگان کارایی روش پیشنهادی را بر روی یک پایگاه داده خود ساخته شامل ۲۰ نویسنده ارزیابی کردند و به دقت ۹۵/۴۵ درصد دست یافتند.

در مرجع [۷] نویسندگان از ۷۰ نویسنده با تحصیلات، سن و جنسیت مختلف برای جمع آوری یک پایگاه داده به زبان فارسی استفاده کردند و از هر یک از نویسندگان خواسته شد تا دو متن از پیش مشخص شده حاوی یک پاراگراف را بنویسند. به منظور استخراج ویژگی، عملیات مورفولوژی بستن، با استفاده از المان های ساختاری متفاوت به تصویر اعمال شده است. المان های ساختاری همگی خطوط با زوایای شیب متفاوت هستند که اعمال آن به تصویر نشان دهنده موقعیت هایی از تصویر دست نوشته است که آن المان ساختاری حضور دارد. پس از این مرحله تعداد اشیاء سیاه باقی مانده در تصویر حاصل از عملیات استخراج زاویه، طول و مساحت کل اشیاء سیاه باقی مانده از عملیات استخراج ویژگی، به عنوان ویژگی نهایی استفاده شده است. در نهایت از یک طبقه بند مدل مخفی مارکوف برای طبقه بندی استفاده شده است. روش پیشنهادی با ۱۲ زاویه برای استخراج ویژگی بیش ترین نرخ تشخیص برابر ۸۱ درصد را روی پایگاه داده جمع آوری شده ارائه کرده است.

در مرجع [۸] روشی برای شناسایی نویسنده به روش مستقل از متن از روی دست نوشته به زبان کانادایی (یکی از زبان های مرسوم در هند) ارائه شده که از یک پایگاه داده شامل ۲۵ نویسنده برای آموزش و تست استفاده شده است. بردار ویژگی شامل ویژگی های مکانی چند رزولوشنی بر پایه تبدیل رادون و تبدیل کسینوسی گسسته و همچنین ویژگی های ساختاری شامل نسبت طول به عرض و نرخ پیکسلی از هر کلمه است. منظور از نرخ پیکسلی تعداد پیکسل های روشن در تصویر مربوط به یک کلمه به کل پیکسل های آن است. در واقع روشی جدید برای ترکیب ویژگی های استخراج شده از دو یا چند کلمه ارائه شده است. همچنین برای طبقه بندی از طبقه بند نزدیک ترین همسایه با تکنیک ارزیابی متقابل^۷ پنج بخشی استفاده شده است. نرخ متوسط تشخیص ۹۳/۲ درصد با استفاده از تنها یک کلمه و نرخ ۱۰۰ درصد با استفاده از ترکیب ویژگی های سه یا بیشتر از سه کلمه به دست آمده است.

بررسی پژوهش های انجام شده نشان می دهد ویژگی های بافتی نتایج امیدوار کننده ای را ارائه کرده اند با این حال واضح است که ویژگی های بافتی قابلیت استخراج اطلاعات ساختاری را ندارند. هدف این پژوهش ارائه یک ویژگی ساختاری و یک ویژگی بافتی جدید از تصاویر دست نوشته و ترکیب آنها به منظور افزایش دقت نهایی است.

این مقاله به صورت زیر سازماندهی شده است: در بخش سوم جزئیات مربوط به روش پیشنهادی از جمله نحوه استخراج ویژگی های ساختاری، ویژگی های بافتی و طبقه بندی به طور کامل تشریح شده است. بخش چهارم به ارائه نتایج و آزمایشات انجام شده اختصاص داده شده است و در نهایت در بخش پنجم نتیجه گیری مطرح خواهد شد.

۳- روش پیشنهادی

همان طور که در بخش مروری بر ادبیات بیان شد الگوریتم های بسیاری مبتنی بر اطلاعات بافتی برای توصیف یک سند دسته نوشته ارائه شده است و دلیل این امر را می توان سهولت استخراج ویژگی های بافتی کارآمد بیان کرد. با این حال توسعه توصیف گرهای بافتی قوی تر و متمایز کننده تر همواره مورد توجه بوده است. از طرف عدم استخراج ویژگی های ساختاری از سند دست نوشته را می توان به عنوان یکی از معایب الگوریتم های استخراج بافت در نظر گرفت. چرا که این ویژگی ها قادر به استخراج ویژگی های سراسری از جمله فواصل بین خطوط و یا فواصل بین کلمات که می توانند اهمیت بالایی در تشخیص نویسنده داشته باشند نیستند. به منظور حل هر دو مساله، در این پژوهش از ترکیب یک ویژگی بافتی جدید با نام الگوی محلی دودویی توسعه یافته با ویژگی های ساختاری استفاده شده است.

سیستم پیشنهادی شامل ۳ گام کلی است. ابتدا مجموعه‌ای از پیش پردازش‌ها روی تصویر ورودی انجام می‌شود. سپس ویژگی‌های ساختاری و ویژگی‌های بافت از تصاویر پیش پردازش شده استخراج می‌شوند و در نهایت در گام سوم ویژگی‌های استخراج شده از هر تصویر جهت شناسایی نویسنده یا تایید هویت وی به طبقه بند نزدیک‌ترین همسایه ارائه می‌شود. در ادامه هر یک از زیر بخش‌های سیستم پیشنهادی به طور کامل تشریح خواهد شد.

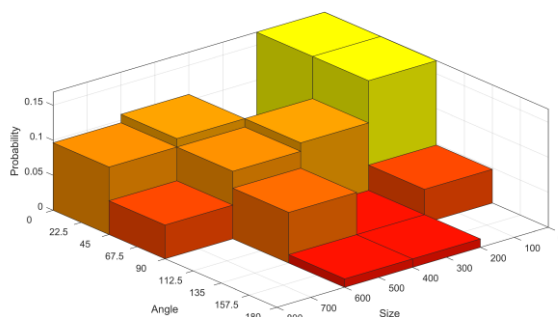
۳-۱- استخراج ویژگی‌های ساختاری

ویژگی‌های ساختاری اغلب به طور سراسری و از کل متن استخراج می‌شوند و اطلاعاتی را در رابطه با شکل کاراکترها ارائه می‌دهند. در این پژوهش از نحوه توزیع جهت و اندازه حلقه‌های درون متنی و همچنین فاصله بین کلمه‌ای و بین خطی به عنوان ویژگی‌های ساختاری استفاده شده است.

۳-۱-۱- توزیع جهت و اندازه حلقه‌های درون متن

منظور از حلقه در اینجا، کاراکترهای با فرم بسته هستند، مانند کاراکترهای ف و م در فارسی می باشد. به منظور تشخیص حلقه‌ها سند دست نوشته از عملیات ریخت شناسی ریاضیاتی استفاده شده است. ابتدا تمامی حفره‌ها با استفاده از الگوریتم پر کردن^۹ پر شده و سپس تفاضل بین تصویر حاصل و تصویر باینری اولیه محاسبه می‌شود.

پس از استخراج حلقه‌ها، زاویه حلقه با محور افقی در چهار بخش 0 تا $\pi/4$ ، $\pi/4$ تا $\pi/2$ ، $\pi/2$ تا $3\pi/2$ و $3\pi/2$ تا π چندی سازی^۹ می‌شود همچنین مساحت هر حلقه از نظر تعداد پیکسل‌ها محاسبه و سپس در یکی از چهار محدوده 0 تا 200 ، 200 تا 400 ، 400 تا 600 و 600 تا 800 کوانتیزه می‌شود. در نهایت یک هیستوگرام دو بعدی که نحوه توزیع حلقه‌ها با توجه به جهت و اندازه را توصیف می‌کند، ساخته می‌شود. سپس مقادیر هیستوگرام بر مجموع کل مقادیر آن تقسیم می‌شود تا یک هیستوگرام نرمال به دست آید. در شکل ۱ یک نمونه هیستوگرام دو بعدی برای دست نوشته دیده می‌شود. به عنوان مثال این هیستوگرام نشان می‌دهد که نویسنده تمایل بیشتری به ترسیم حلقه‌های کوچک با سایز 0 تا 200 و جهت 0 تا 90 درجه داشته است.



شکل ۱- هیستوگرام دو بعدی توزیع حلقه‌ها با توجه به جهت و اندازه

۳-۱-۲- فاصله بین خطوط و بین کلمات

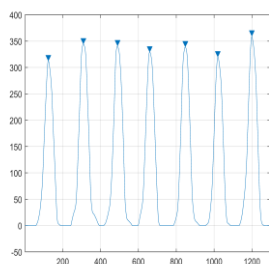
برای استخراج فاصله بین خطوط و فاصله بین کلمات به ترتیب از دو مفهوم پروفایل افقی و پروفایل عمودی تصویر استفاده شده است. که توسط روابط (۱) و (۲) بیان می‌شود.

$$Profile_H(x) = \sum_{y=1}^M I(x, y) \quad (1)$$

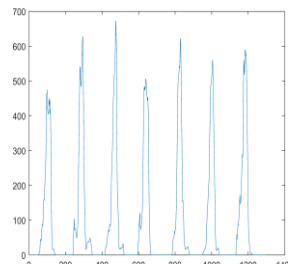
$$Profile_v(y) = \sum_{x=1}^N I(x, y) \quad (2)$$

قله‌های ظاهر شده در پروفایل افقی (شکل ۲)، متناظر با خطوط موجود در متن هستند. قله‌های برجسته ظاهر شده در پروفایل افقی متناظر با خطوط موجود در متن هستند با این حال همان طور که دیده می‌شود قله‌های کوچک بسیاری در پروفایل افقی ظاهر شده‌اند که یافتن قله‌های

برجسته را با مشکل مواجه می‌کند به همین منظور در گام اول پروفایل افقی با استفاده از فیلتر میانگین هموار می‌شود و سپس قله‌های اصلی به دست می‌آیند. در نهایت میانگین فاصله بین قله‌های به دست آمده به عنوان ویژگی در نظر گرفته می‌شود.



پروفایل هموار شده



پروفایل اصلی

شکل ۲- پروفایل افقی به دست آمده از متن

در مرحله بعد هر یک از خطوط سند دست نوشته با استفاده از پروفایل افقی به صورت جداگانه، بخش بندی می‌شوند و سپس پروفایل عمودی برای هر خط به طور جداگانه محاسبه می‌شود. مکان‌هایی از پروفایل عمودی که دارای مقدار صفر است متناظر با فضای خالی بین کلمه‌ای می‌باشند. در نهایت میانگین بین فواصل خطوط و فضاهای خالی بین کلمات به عنوان ویژگی در نظر گرفته می‌شود.

۲-۳- ویژگی بافت

از آنجا که هدف این پژوهش بر روی ویژگی‌ها بافتی متمرکز است، به منظور استخراج ویژگی‌های بافتی، به جای استفاده از تصویر اصلی از تصویر بافتی^{۱۱} استفاده می‌شود. ساخت تصویر بافتی باعث می‌شود نیازی به تصحیح زاویه خطوط برای نرمال‌سازی متن نباشد.

۳-۲-۱- ساخت تصویر بافتی

در ابتدا برای ساخت تصویر بافتی، به دلیل اینکه تصویر ورودی در قالب یک تصویر سطح خاکستری دریافت می‌شود، از آستانه گذاری اتسو^{۱۱} برای تبدیل سند دست نوشته به یک تصویر دودویی استفاده می‌شود. در گام بعد با استفاده از الگوریتم تشخیص مولفه‌های همبندی، هر یک از مولفه‌های همبند موجود در متن استخراج می‌شوند.

فرآیند بعدی که به عنوان پیش پردازش جهت استخراج ویژگی‌های بافتی در نظر گرفته می‌شود حذف نویزهای ناشی از فرآیند آستانه گذاری و یا مربوط به نقطه، کاما و سایر مولفه‌هایی هستند که اطلاعات مفیدی در رابطه با دست نوشته فراهم نمی‌کنند و تاثیری در تعیین نویسنده ندارند. بدین منظور مولفه‌های هم بندی با تعداد پیکسل‌های کم‌تر از ۲۰ عدد حذف خواهند شد.

بعد از استخراج مولفه‌های هم بندی ابتدا مستطیل محدود کننده هر یک از مولفه‌های هم بندی مشخص شده، سپس مرکز ثقل هر مولفه از طریق روابط (۳) و (۴) محاسبه می‌شود.

$$COG_x = \frac{1}{m \times n} \sum_{x=1}^N \sum_{y=1}^M I(x, y) \times x \quad (3)$$

$$COG_y = \frac{1}{m \times n} \sum_{x=1}^N \sum_{y=1}^M I(x, y) \times y \quad (4)$$

که در این رابطه $I(x, y)$ تصویر مولفه ی هم بند می باشد.

پس از محاسبه مرکز ثقل هر مولفه هم‌بند، به گونه‌ای در کنار یکدیگر قرار می‌گیرند که مرکز ثقل آنها بر روی خط پایه^{۱۲} قرار گیرد.

در این بخش متن تک خطی به طول ۲۵۶ پیکسل جدا می‌شود و خط اول را تشکیل می‌دهد. سپس میانگین ارتفاع خط اول (h) محاسبه شده و خط دوم در موقعیت $y_{newLine}$ قرار می‌گیرد.

۳-۲-۲- الگوی دودویی محلی توسعه یافته

عملگر LBP (local binary pattern) برای اولین بار توسط Ojala و همکارانش [۹] ارائه شد. طی آزمایش‌های انجام شده مشخص شد که عملگر LBP توانایی بالایی در بازنمایی بافت دارد.

همان‌طور که در رابطه (۷) مشخص شده است، ویژگی‌های محلی LBP معمولاً در یک همسایگی دایره‌ای متقارن، با مقایسه‌ی پیکسل‌های تصویر با همسایگی‌های آن استخراج می‌شود.

$$LBP(P, R) = \sum_{i=0}^{P-1} u(g_i - g_c) 2^i \quad (7)$$

در رابطه (۷)، p تعداد همسایگی‌ها، R شعاع همسایگی، g_i شدت روشنایی پیکسل همسایگی نام $(i = 0, \dots, P - 1)$ ، g_c شدت روشنایی پیکسل مرکزی و $U(x)$ تابع پله‌ای است که به صورت رابطه (۸) تعریف می‌شود.

$$G(x) = \begin{cases} 1 & \text{if } x \geq 0 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases} \quad (8)$$

اگر از همسایگی برای استخراج الگوهای LBP استفاده شود در این صورت ۵۶ الگوی معنادار یکنواخت و دو الگو برای حالتی که شدت روشنایی همسایگی‌ها همگی بیش‌تر یا کم‌تر از پیکسل مرکزی است و یک الگوی بقیه حالت‌ها در نظر گرفته می‌شود. در مجموع پیکسل‌های تصویر با ۵۹ الگو برچسب گذاری می‌شوند. که هیستوگرام نرمال شده تکرار این الگوها ویژگی‌های LBP را تشکیل می‌دهد. همچنین برای مقاوم‌سازی الگوها نسبت به دوران از کمینه مقدار الگوی دودویی تولید شده به صورت رابطه (۹) استفاده می‌شود؛

$$LBP^{riu2}(P, R) = \begin{cases} \sum_{i=0}^{P-1} u(g_i - g_c) & \text{if } U(LBP(P, R)) \leq 2 \\ P + 1 & \text{otherwise} \end{cases} \quad (9)$$

برای همسایگی ۸ تایی تعداد الگوهای معنادار مقاوم به دوران ۱۰ عدد خواهد شد.

از آنجایی که LBP تنها رابطه بین نقطه مرکزی و همسایه‌های آن را کد می‌کند، در مرجع [۱۰] روشی تحت عنوان ELBP ارائه شده است که روابط مکانی در یک منطقه محلی را نیز کد می‌کند و در نتیجه حاوی اطلاعات مکانی می‌باشد. رویکرد ELBP شامل سه توصیف‌گر شبه LBP است: ELBP_CI، ELBP_NI و ELBP_RD که به ترتیب اطلاعات شدت روشنایی پیکسل مرکزی، پیکسل‌های مجاور آن و تفاوت‌های شعاعی را استخراج می‌کنند. در توصیف‌گر ELBP_CI شدت روشنایی پیکسل مرکزی از طریق آستانه گذاری به صورت رابطه (۱۰) محاسبه می‌شود و یک هیستوگرام دو ستونی برای کل تصویر به دست می‌آید.

$$ELBP_CI(x_c) = s(x_c - \beta) \quad (10)$$

که در این رابطه β میانگین کل تصویر است.

در توصیف‌گر ELBP_NI به جای استفاده از مقدار شدت روشنایی پیکسل مرکزی به عنوان مقدار آستانه، از متوسط شدت روشنایی پیکسل‌های همسایه برای آستانه گذاری و تولید الگوی دودویی استفاده می‌شود که در رابطه (۱۱) نشان داده شده است.

$$ELBP_NI_{r,p}(x_c) = \sum_{n=0}^{P-1} s(x_{n,r} - \beta_{r,p}) \times 2^n \quad (11)$$

که در این رابطه $\beta_{r,p} = \frac{1}{p} \sum_{n=0}^{p-1} x_{r,p,n}$ می‌باشد. در نهایت توصیف‌گر ELBP_RD از طریق آستانه گذاری براساس تفاضل شعاعی پیکسل‌ها به دست می‌آید که در رابطه (۱۲) آورده شده است.

$$ELBP_RD_{r,r-1,p}(x_c) = \sum_{n=0}^{P-1} s(x_{r,p,n} - x_{r-1,p,n}) \times 2^n \quad (12)$$

همانند الگوریتم LBP توصیف‌گرهای ELBP نیز می‌توانند دارای نسخه مقاوم به دوران و الگوهای یکنواخت باشند.

۳-۳- دسته بند نزدیک ترین همسایه

در مبحث بازشناسی الگو، الگوریتم k نزدیک ترین همسایه، یکی از الگوریتم های غیر پارامتری برای طبقه بندی و رگرسیون به شمار می آید. در هر دو حالت، ورودی شامل k نزدیک ترین همسایه از میان نمونه های آموزشی به نمونه مورد نظر برای طبقه بندی است. در این حالت یک نمونه جدید در کلاسی طبقه بندی می شود که بیش ترین رای را در میان k همسایه نزدیک خود دارد. طبقه بند k نزدیک ترین همسایه دارای فاز آموزش نیست و این از مزایای این طبقه بند محسوب می شود.

۴- نتایج و پیاده سازی

میزان کارآمدی روش پیشنهادی با توجه به ویژگی های بافتی مختلف و همچنین ترکیب ویژگی ساختاری با ویژگی بافتی پیشنهادی بر روی پایگاه داده IFN/ENIT با ۴۱۱ نویسنده مورد ارزیابی قرار گرفت. همچنین برای ارزیابی روش پیشنهادی بر روی متون به زبان فارسی با توجه به عدم وجود یک پایگاه داده قابل دسترس از ۲۰ نویسنده خواسته شد تا هر یک سه پاراگراف به زبان فارسی را بنویسند که در شکل (۳) نشان داده شده است.

ابوالقاسم نردوسی توسی (زاده ۲۶ خرداد ۱۳۰۶ - درگذشته سپاس از ۲۹ خرداد ۱۳۹۷ در توس خراسان)
سخن سرای ایرانی و سرانیده ساهناسه حاسه ملی ایران است.
نردوسی را بنویسند سرانیده پارسی نو دانستند. نردوسی در ساهناسه از دورمان های پارسی
بیسنداریان و دیانایان و اشکانیان و ساسانیان نام برده است. سرودهای نردوسی بهینه در ایران
بلکه در بسیاری از کشورهای دیگر مورد پژوهش و بررسی، و در دانشگاه های شناخته شده دنیا مانند
دانشگاه کمبریج مورد مطالعه قرار گرفته است.

شکل ۳- نمونه ای از سند متنی در پایگاه داده فارسی

نرخ تشخیص نویسنده برای هر یک از پایگاه داده ها به طور جداگانه در جدول (۱) و جدول (۲) نشان داده شده است. علاوه بر نرخ تشخیص $top1$ از نرخ تشخیص $top5$ و $top10$ نیز استفاده شده است. منظور از نرخ تشخیص top_k آن است که برچسب واقعی یک نمونه تست در یکی از k همسایگی نزدیک دیده شود. به عبارت دیگر برای مثال با فرض این که نمونه تست مربوط به کلاس c1 باشد، در این صورت اگر نزدیک ترین همسایه به نمونه تست، از کلاس c2 باشد از دید معیار $top1$ خطای طبقه بندی رخ داده است، با این حال اگر دومین نزدیک ترین همسایه مربوط به کلاس c1 باشد در این صورت از دید معیار $top2$ خطای طبقه بندی رخ نداده است. بدیهی است با افزایش مقدار k خطا کاهش پیدا می کند. نتایج نشان می دهد بر روی هر دو پایگاه داده روش پیشنهادی یعنی ترکیب ویژگی ساختاری با الگوی دودویی محلی توسعه یافته بالاترین نرخ تشخیص را ارائه می دهد.

جدول ۱- نرخ تشخیص برای پایگاه داده IFN/ENIT

ویژگی	Top 1	Top 5	Top 10
LBP	۷۶/۲۳	۷۹/۴۹	۸۳/۲۸
ELBP	۹۱/۵۶	۹۳/۳۶	۹۵/۳۶
ELBP+ Structural	۹۴/۲۳	۹۷/۵۶	۱۰۰

جدول ۲- نرخ تشخیص برای پایگاه داده فارسی

ویژگی	Top 1	Top 5	Top 10
LBP	۷۰/۰۰	۷۷/۲۳	۷۹/۵۸
ELBP	۸۸/۲۵	۹۲/۶۳	۹۵/۰۱

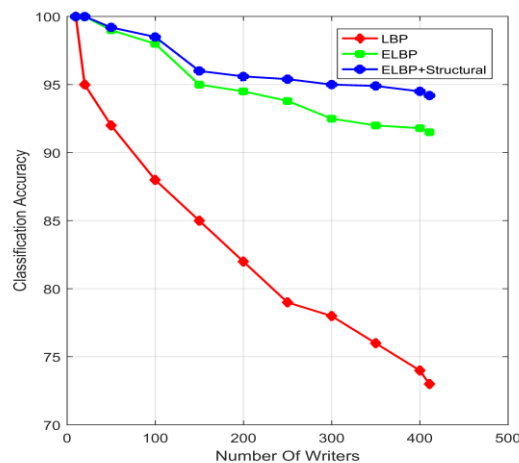
**ELBP+
Structural** ۹۶/۲۳ ۹۸/۵۹ ۱۰۰

همچنین نرخ تشخیص روش پیشنهادی بر روی پایگاه داده IFN/ENIT با دو رویکرد دیگر که اخیراً ارائه شده‌اند، مقایسه شده است که نتایج در جدول (۳) ارائه شده است.

جدول ۳- مقایسه روش‌های مختلف از نظر نرخ طبقه‌بندی

روش	پایگاه داده	زبان	تعداد نویسنده‌ها	نرخ شناسایی
[۱۱]	IFN/E NIT	Arabic	۳۵۰	۸۸
[۱۲]	IFN/E NIT	Arabic	۴۱۱	۹۰
روش پیشنهادی	IFN/E NIT	Arabic	۴۱۱	۹۴/۲۳

شکل (۴) نشان می‌دهد که ELBP نسبت به تعداد نویسندگان پایداری بیش‌تری از خود نشان می‌دهد.



شکل ۴- نرخ تشخیص برای پایگاه داده IFN/ENIT بر حسب تعداد نویسندگان

۵- نتیجه‌گیری

شناسایی هویت یک سند دست‌نویس یکی از موضوعات مورد توجه در حوزه پزشکی قانونی و موارد دادگاهی است که توجه بسیاری از محققان در حوزه پردازش تصویر را در دهه گذشته به خود جلب کرده است. تحقیقات نشان داده است که ویژگی‌های بافتی با وجود فرایند استخراج ساده‌تر نسبت به ویژگی‌های ساختاری، قابلیت تفکیک بالاتری را برای شناسایی نویسنده یک سند دست‌نویس ارائه می‌دهند. یکی از ویژگی‌های بافتی مطرح در زمینه پردازش تصویر الگوی دودویی محلی است که می‌تواند روابط یک پیکسل با پیکسل‌های اطراف آن را به صورت یک کد دودویی بیان کند. با این حال این ویژگی نقاط ضعفی دارد که منجر شده نسخه‌های توسعه‌یافته آن ارائه شود. در این تحقیق از الگوی دودویی محلی توسعه‌یافته برای توصیف یک سند دست‌نویس استفاده شد. علاوه بر این از با توجه به از دست رفتن ویژگی ساختاری در تصویر بافتی، به طور موازی و جداگانه سه ویژگی ساختاری نیز از تصویر دست‌نویس استخراج شد. در نهایت روش پیشنهادی بر روی دو پایگاه داده IFN/ENIT به زبان عربی و یک پایگاه داده جمع‌آوری شده به زبان فارسی ارزیابی شد. نتایج به دست آمده نشان می‌دهد روش پیشنهادی نسبت به تعداد نویسندگان در پایگاه داده تا حدی مقاوم است و بسیار کارآمدتر نسبت به الگوریتم استاندارد الگوی دودویی محلی عمل می‌کند.

1. M. Yadav, A. Kumar, T. Patnaik, and B. Kumar, "A survey on offline signature verification," International Journal of Engineering and Innovative Technology (IJEIT) Volume, vol. ۲, pp. ۳۴۰-۳۳۷, ۲۰۱۳.
2. A. Jain, P. Flynn, and A. A. Ross, Handbook of biometrics: Springer Science & Business Media, 2007.
3. S. M. Awaida and S. A. Mahmoud, "State of the art in off-line writer identification of handwritten text and survey of writer identification of Arabic text," Educational Research and Reviews, vol. ۷, p.445, ۲۰۱۲.
4. G. Ghiasi and R. Safabakhsh, "Offline text-independent writer identification using codebook and efficient code extraction methods," Image and Vision Computing, vol. ۳۱, pp. ۳۹۱-۳۷۹, 2013.
5. S. M. Idicula, "A survey on writer identification schemes," Writer, vol. ۲۵, p. ۱۵, 2011.
6. J. Ashok, "Writer Identification and Recognition Using Radial Basis Function ۱," 2010.
7. H. Khotanlou, "Writer Identity Recognition and Confirmation Using Persian Handwritten Texts," Advances in Computer Science: an International Journal, vol. ۴, pp. ۳۰-۲۴, 2015.
8. B. Dhandra and M. Vijayalaxmi, "A Novel Approach to Text Dependent Writer Identification of Kannada Handwriting," Procedia Computer Science, vol. ۴۹, pp. ۴۱-۳۳, 2015.
9. T. Ojala, M. Pietikainen, and T. Maenpaa, "Multiresolution gray-scale and rotation invariant texture classification with local binary patterns," IEEE Transactions on pattern analysis and machine intelligence, vol. ۲۴, pp. ۹۸۷-۹۷۱, 2002.
10. L. Liu, L. Zhao, Y. Long, G. Kuang, and P. Fieguth, "Extended local binary patterns for texture classification," Image and Vision Computing, vol. ۳۰, pp. ۹۹-۸۶, 2012.
11. M. Bulacu, L. Schomaker, and A. Brink, "Text-independent writer identification and verification on offline arabic handwriting," Ninth International Conference on Document Analysis and Recognition, pp. ۷۷۳-۷۶۹, 2007.
12. M. N. Abdi and M. Khemakhem, "A model-based approach to offline text-independent Arabic writer identification and verification", Pattern Recognition, vol. ۴۸, pp. ۱۹۰۳-۱۸۹۰, 2015.

-
- 1 Offline
 - 2 Text Independent Writer Identification
 - 3 Text Dependent Writer Identification
 - 4 Structural
 - 5 Textural
 - 6 End Point
 - 7 Cross Validation
 - 8 Fill Holes
 - 9 Quantize
 - 10 Texture Image
 - 11 Otsu
 - 12 Base Line