



Recognition of Afghanistan's General University Entrance Exam ID from the Exam Sheet

Abstract

The use and promotion of artificial intelligence (AI) in advancing industries is one of humanity's remarkable achievements in recent decades, applied in various fields. Today, governmental and non-governmental organizations face an urgent need for administrative automation and problem-solving through AI. Accordingly, this research aims to address the problem of identifying candidates' IDs for university entrance exams using AI.

In this study, the identification and verification of candidates' IDs from their exam sheets are carried out in two stages. In the first stage, the ID is recognized based on the digits handwritten by the candidates in the designated ID section of the exam sheet. In the second stage, the boldened keys marked in the ID section are utilized. Both stages are performed after scanning the exam sheets, employing image processing techniques and cropping operations to isolate the required areas.

For recognizing handwritten digits, the MNIST dataset and the TensorFlow and Keras libraries were used to develop a high-accuracy model. In the second stage, the key section is divided into nine columns, each containing a single key, and then rows are processed with precision. The boldened keys are extracted using a specific threshold value, and ultimately, the candidate's ID number is identified through both methods to ensure higher reliability.

Keywords:



تشخیص آی دی کانکور عمومی افغانستان از روی ورقه امتحان

محمد ناظم جعفری^۱، سید زکریا حبیب^۲، محمد منصور لطیفی^۳

چکیده

استفاده از هوش مصنوعی و ترویج آن در انکشاف صنایع یکی از دست آوردهای بشر در چند دهه اخیر است که در موارد از آن استفاده به عمل می آید. امروزه سازمانها و نهادهای دولتی و غیر دولتی نیاز شدید به خودکار سازی اداری و رفع مشکلات شان با استفاده از هوش مصنوعی است. بر این اساس در این پژوهش تلاش شده است تا بتوان با بکارگیری از هوش مصنوعی مشکل شناسایی شناسه کانکور را رفع کرد. در این پژوهش، تشخیص و بررسی شناسه یا آی دی نمبر^۴ داوطلب از روی ورقه امتحان کانکور در دو مرحله انجام می شود. در مرحله اول، تشخیص شناسه از روی اعدادی است که داوطلبان با دست خط خود در بخش شناسه در ورقه امتحان می نویسند. در بخش دوم، از کلیدهای پررنگ شده در بخش مربوط به شناسه استفاده می کنیم. این دو مرحله پس از اسکن ورقه امتحانی با کمک پردازش تصویر و عملیات برش ناحیه های تصویر به منظور کوچک سازی ناحیه مورد نظر صورت می گیرد. برای شناسایی اعداد دست نویس، از دیتاست مینست^۵ و کتابخانه های تینسرفلو^۶ و کیراس^۷ استفاده شده است تا مدلی با دقت بالا بدست آید. در بخش دوم نیز ناحیه کلیدها به ۹ ستون که هر کدام شامل یک کلید است برش می خورد و سپس سطرها با دقت پردازش می شوند. کلیدهای پررنگ شده با مقدار آستانه خاصی استخراج می شوند و در نهایت ای دی نمبر داوطلب به دو طریق شناسایی می شود تا اطمینان بیشتر حاصل شود.

واژگان کلیدی: شناسایی ارقام دست نویس، پردازش تصویر، امتحان کانکور، یادگیری عمیق.

^۱ دیپارتمنت مهندسی نرم افزار، دانشکده کامپیوترساینس، دانشگاه کاتب، m.n.jafari@kateb.edu.af

^۲ دیپارتمنت مهندسی نرم افزار، دانشکده کامپیوترساینس، دانشگاه خاتم النبیین (ص) s.z.habib@knu.edu.af

^۳ دیپارتمنت تکنالوژی معلوماتی، دانشکده کامپیوترساینس، دانشگاه کاتب، mohammadmansour.latifi@gmail.com

^۴ . Identification Number ID.

^۵ .MNIST.

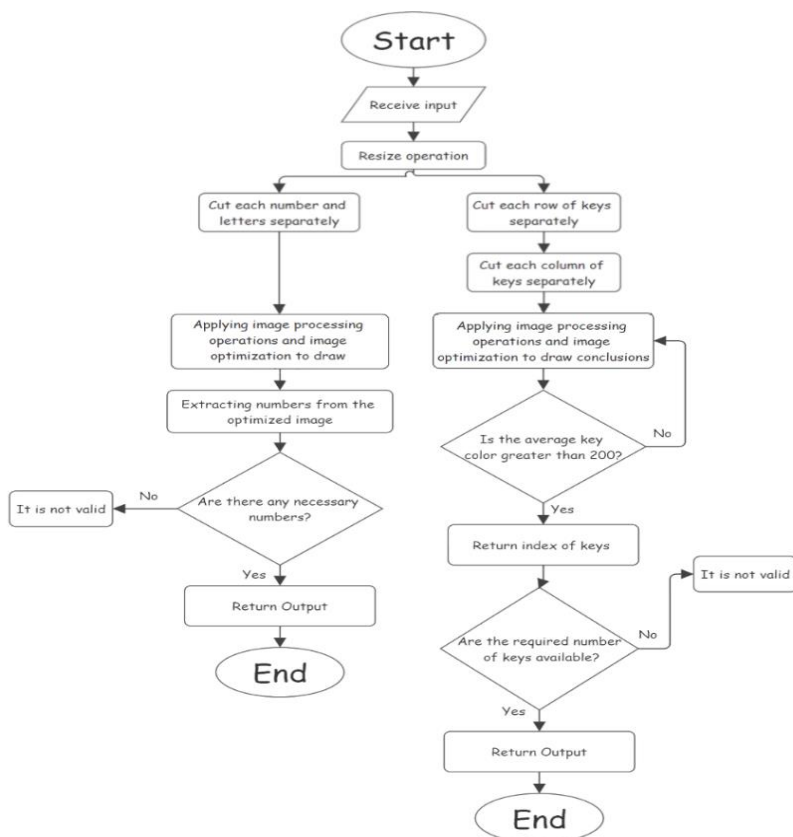
^۶ .TensorFlow.

^۷ .Keras.

مقدمه

امتحان عمومی کانکور یکی از امتحاناتی است که سالیانه توسط دولت از تمام محصلین که از صنف دوازدهم فارغ التحصیل می‌شوند گرفته می‌شود، با توجه به روند ارزیابی پارچه‌های امتحان کانکور این روند نیاز مبرم به شفاف سازی و همین‌گونه تسریع در عملکرد دارد. از یک طرف تشخیص آی دی نمبر داوطلبان امتحان کانکور از روی ورقه امتحان کانکور همواره یک معضل جدی بوده است که در برخی موارد به ویژه هنگام نمره دهی سبب مشکلات ناخواسته از عدم تشخیص درست افراد و تامین شفافیت سازی در امتحان عمومی کانکور محسوب می‌شود. از سوی دیگر کمبود تحقیق که نیازهای حقیقی جامعه را در حوزه تکنالوژی شناسایی و حل نماید کمتر در افغانستان رویت می‌گردد و با در برخی موارد تحقیقات انجام شده با دقت بالا کم‌رنگ تر به چشم می‌خورد که نادرستی و کم‌دقتی در فرآیند تشخیص سبب کاهش کیفیت و ایجاد نابرابری در نتایج داوطلبان می‌شود. روش‌های دستی که در حال حاضر برای بررسی این بخش استفاده می‌شوند، نه تنها زمان بر هستند بلکه دارای دقت کافی نیز نمی‌باشند. برای کاهش این نادرستی‌ها، استفاده از روش‌های الکترونیکی با کمک نرم‌افزارهای کمپیوتری الزامی پنداشته شده که می‌توانند نتایج دقیقی را در کمترین زمان ممکن ارائه دهند. در دنیای امروز، استفاده از پردازش تصویر و یادگیری عمیق در حال گسترش است و می‌توان از این فناوری‌ها در زمینه الکترونیکی سازی فرآیند بررسی آی دی نمبر داوطلب استفاده کرد. این سیستم می‌تواند به بهبود دقت و کاهش خطاها در نتایج آزمون کانکور کمک شایانی کرده و پروسه شفافیت سازی را در عرضه تشخیص بهبود بخشد.





شکل ۱: جریان شناسایی آی دی نمبر کانکور

۱. بیان مسئله

پیشرفت جوامع بشری با نوآوری و تکنالوژی به ویژه در حوزه هوش مصنوعی و استفاده آن در صنعت سیر تکامل را توسعه داده و جوامع را بیشتر به سوی پیشرفت و ترقی به شمول ساده سازی سوق می دهد. استفاده از هوش مصنوعی امروزه در جوامع پیشرفته یکی از مهمترین و اساسی ترین پدیده ها است که برای ساده سازی و شفافیت در امور مختلف بکار برده می شود. اما در افغانستان از آنجایی که این کشور از جمله کشورهای در حال توسعه است استفاده از هوش مصنوعی کم رنگ تر بوده و صرف در دو دهه اخیر مورد توجه قرار گرفته است که استفاده و بکارگیری از این تکنالوژی یکی از نیازهای مبرم می باشد به ویژه زیرشاخه آن یادگیری عمیق. یکی از مهمترین ماموریت تکنالوژی از مرحله شروع و در چهارچوب آن استفاده از هوش مصنوعی در حوزه های مختلف به ارمغان آوری شفافیت در امور است. چون در بسیاری از موارد افغانستان کشوری است که از عدم وجود آن رنج می برد، یادگیری عمیق و استفاده از هوش



مصنوعی یکی از ابزارهای توانا و قدرتمند برای آوردن شفافیت و تسریع روند کاری بوده که همواره برای ارایه خدمات به کشورهای توسعه یافته ترویج یافته و مورد استفاده قرار می‌گیرد. در حال حاضر تمام امور اداری به ویژه امتحانات کانکور در افغانستان و مشخصاً وزارت تحصیلات به روش سنتی و دستی انجام می‌شود که این روش از یک سو از شفافیت لازم برخوردار نبوده و از سوی دیگر زمانبر می‌باشد. برعلاوه استفاده از سیستم سنتی آسیب‌های مانند افزایش هزینه، درگیری بیش حد انسان‌ها که بخودی خود سبب بروز خطا و عدم شفافیت می‌گردد. باید اشاره کرد که استفاده از سیستم سنتی و دستی در امور به ویژه برگزاری امتحانات و ارزیابی آن پیچیدگی خلق می‌کند که تاثیر مستقیم به روند اداری دارد. باتوجه به مشکلات و چالش‌های فوق نیاز به یک سیستم متکی به فناوری‌های جدید از جمله و یادگیری عمیق احساس می‌گردد. در این مقاله تلاش شده است تا در گام نخست بخشی از سیستمی را پیاده سازی نماید که در آن شفافیت، سرعت عمل، کاهش هزینه و ساده سازی در امور امتحان کانکور که یک امتحان عمومی و حیاتی در افغانستان است لحاظ شود.

۲. پیشینه تحقیق

لیکون و همکاران برای نخستین بار در این زمینه برای شناسایی حروف با استفاده از پردازش تصویر کار کرده و به نتایج نسبی رسیدند [۱]، همچنان در این زمینه بنرچی و همکاران در سال ۲۰۱۴ مقاله‌ی را نشر کرده در آن از هوش مصنوعی و یادگیری عمیق برای شناسایی حروف یا کاراکترها استفاده کرده اند [۲]. در رابطه پیرامون شناسایی کاراکترها کریژفسکی و همکاران به دست آورده‌های قابل توجه رسیده بودند و در سال‌های اخیر با پیشرفت تکنالوژی و یادگیری عمیق بر اساس شبکه‌های عصبی نتایج نسبتاً خوبی بدست آمده است. برعلاوه در زمینه دیتاسیت‌ها و پایگاه‌های داده معیاری وجود دارد که از آنها در بخش‌های مختلف در سراسر جهان استفاده می‌شود از جمله می‌توان به دیتاسیت ام‌نست اشاره کرد [۳]. باتوجه به مشکلات و چالش‌های موجود که در افغانستان از یادگیری عمیق کمتر استفاده شده است در این مقاله تلاش شده تا با توجه به استفاده از یادگیری عمیق تمرکز کرده و از آن برای تشخیص ای دی نمبر امتحان کانکور بکار برده شود. استفاده از هوش مصنوعی به ویژه یادگیری عمیق، دیتاسیت مربوطه از جمله پدیده‌های جدید است که برای نخستین بار از آن در شناسایی خودکار ورقه‌های امتحان کانکور افغانستان بکار برده می‌شود.

۳. روش تحقیق

با توجه به مقاله‌های نشر شده پیرامون یادگیری عمیق که در بخش قبلی به آن اشاره شد و با توجه به دیتاسیت‌های معیاری که در سراسر جهان از آن استفاده می‌شود در این مقاله در گام نخست مقاله‌های و دیتاسیت‌های معیاری بررسی شده و در گام دوم با توجه به مشکلات و چالش‌های مطالعه شده و موجود در وزارت تحصیلات عالی و بخش امتحان کانکور تلاش شده تا با



استفاده از یادگیری عمیق و دیتاسیت‌های معیاری برای تشخیص آی دی نمبر ورقه امتحان کانکور عمومی بکار برده شود تا این مشکل مدیریت و حل شود. تشخیص آی دی نمبر داوطلب امتحان کانکور، در دو مرحله انجام می‌شود، در گام نخست تشخیص آی دی نمبر که در ورقه پاسخ‌ها، به گونه دستی توسط داوطلبان کانکور خانه پری می‌شوند و در بخش دیگر خانه‌های متناظر با این اعداد توسط داوطلب سیاه می‌شود، یعنی آی دی نمبر در دو جا ثبت می‌شود یکی با اعداد دست نویس، دیگری به وسیله سیاه کردن خانه‌های مستطیل شکل یا به عبارت دیگر مجموعه کلیدهای پررنگ شده، این کار به تشخیص بهتر آی دی نمبر داوطلب کمک می‌نماید. در این پژوهش از هر دو روش جداگانه برای استخراج آی دی نمبر استفاده شده است که روش اول آن بر پایه تشخیص اعداد دست‌نویس و روش دوم بر اساس کلیدهای پررنگ شده است. هر دو روش به کمک الگوریتم‌های پردازش تصویر، تصویر ورقه امتحانی برش داده شده و نواحی مربوط به آی دی نمبر استخراج می‌شود، نتایج بدست آمده از روش نخست با دقت بین ۹۵٪ تا ۹۸٪ و در روش دوم دقت آن تقریباً ۱۰۰٪ است.

۴. تشخیص و استخراج اعداد دست‌نویس

برای پردازش ورقه‌های جوابات امتحان کانکور، ابتدا باید این ورقه‌ها به صورت دقیق اسکن شوند. این کار از اهمیت ویژه‌ای برخوردار است، زیرا صحت داده‌های ورودی نقش کلیدی در عملکرد صحیح مدل دارد. پس از اسکن، بخش‌هایی از تصویر که شامل آی دی کانکور هستند، جدا می‌شوند. این جداسازی به گونه‌ای انجام می‌شود که تنها نواحی مورد نیاز استخراج می‌گردند و بخش‌های غیرضروری حذف می‌شوند.

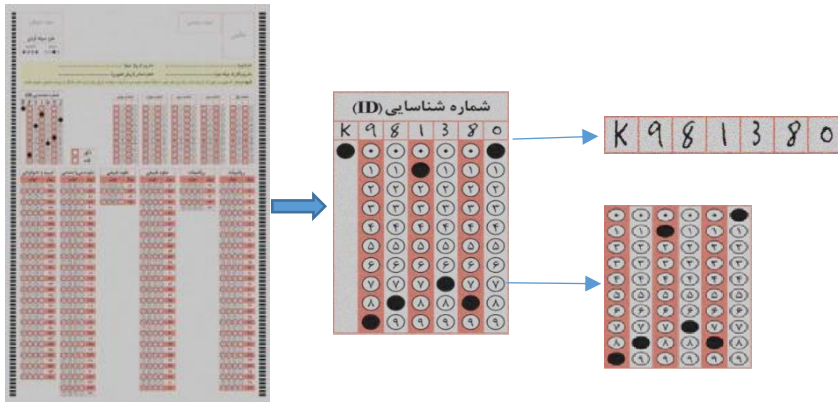
در مرحله بعد، تصاویر اعداد دست‌نویس که از این نواحی استخراج شده‌اند، به ابعاد استاندارد ۲۸x۲۸ پیکسل تبدیل می‌شوند. این مرحله، که به عنوان همسان‌سازی شناخته می‌شود، تنها بخشی از فرآیند آماده‌سازی داده‌ها است. علاوه بر همسان‌سازی، تصاویر باید به فرمت باینری تبدیل شوند، به این معنا که بیت‌های تصاویر به شکل دودویی تنظیم شوند. این فرآیند برای کاهش نویز و بهبود دقت تشخیص ضروری است.

برای توسعه مدل پیشنهادی، از دیتاست مشهور ام‌نیست^۱ استفاده شده است که شامل نمونه‌های متنوعی از اعداد دست‌نویس است. این مدل با بهره‌گیری از کتابخانه‌های قدرتمند تانسورفلو و کراس آموزش داده شده است. نتیجه نهایی، مدلی است که قادر است اعداد دست‌نویس را با دقت بسیار بالا شناسایی کند و بدین ترتیب، فرآیند تحلیل ورقه‌های امتحانی را به شکل چشم‌گیری بهبود بخشد.



۴-۱. دریافت تصویر

مطابق با شکل ۲، پس از وارد کردن تصویر اسکن شده به سیستم، الگوریتم ها و فرآیندهای پردازشی طراحی شده وظیفه دارند تا بخش های مختلف ورقه را شناسایی و جداسازی کنند. ورقه امتحانی به دو بخش اصلی تقسیم می شود: بخش اعداد دست نویس و بخش کلیدها. این تقسیم بندی به سیستم کمک می کند تا هر بخش را به صورت مجزا و دقیق تر پردازش کند. بخش مربوط به اعداد دست نویس شامل اعدادی است که توسط داوطلب به صورت دستی نوشته شده اند و برای پردازش و تشخیص آن ها از روش های خاصی استفاده می شود. بخش کلیدها نیز خانه هایی است که متناظر با اعداد ای دی نمبر توسط داوطلب سیاه شده است به صورت جداگانه استخراج و پردازش می شود. این جداسازی و پردازش مستقل به سیستم این امکان را می دهد که بدون ایجاد تداخل بین بخش ها، هر قسمت را به بهترین شکل تحلیل کرده و نتایج دقیق تری ارائه دهد. به طور کلی، این رویکرد مرحله به مرحله و مبتنی بر جداسازی و پردازش مستقل بخش ها، دقت و کارایی سیستم را به شکل قابل توجهی افزایش می دهد.



شکل ۲: نحوه خوانش آی دی نمبر و تقسیم آن

۴-۲. برش و استخراج ناحیه آی دی نمبر

در این مرحله، آی دی نمبر بر اساس تعداد ثابت آن در ورقه امتحان کانکور که برابر با ۷ است، پردازش می شود. بخش ابتدایی آی دی که شامل یک حرف است، خارج از محدوده این مطالعه قرار دارد و در این فرآیند مورد بررسی قرار نمی گیرد. به همین دلیل، ابتدا بخش حروف از بخش اعداد تفکیک می شود تا تنها اعداد برای مراحل بعدی پردازش آماده شوند.



۴-۳. هم اندازه ساختن تصاویر برش شده

پس از برش تصاویر به ابعاد مورد نظر، لازم است اطمینان حاصل شود که اندازه این تصاویر با استانداردهای دیتاست ام نیست مطابقت دارد. در این دیتاست، تمامی تصاویر به ابعاد ۲۸x۲۸

پیکسل تنظیم شده‌اند. بنابراین، تصاویر ورودی نیز باید به همین مقیاس تغییر اندازه داده شوند تا مدل بتواند آن‌ها را به درستی پردازش کرده و با داده‌های موجود در دیتاست سازگار کند. این همسان‌سازی ابعاد، بخش ضروری از فرآیند آماده‌سازی داده‌ها برای مدل است.

۴-۴. تبدیل تصاویر به فرمت باینری

در این مرحله، برای کاهش نویزهای موجود در تصاویر و افزایش سرعت پردازش مدل، تصاویر به دست‌آمده از مراحل قبلی به فرمت باینری تبدیل می‌شوند. این فرمت که تنها از دو مقدار صفر و یک برای نمایش پیکسل‌ها استفاده می‌کند، باعث ساده‌تر شدن ساختار داده‌ها می‌شود. تبدیل تصاویر به فرمت باینری نه تنها باعث می‌شود که دستگاه‌های دیجیتال بتوانند آن‌ها را به شکلی بهتر و آسان‌تر پردازش کنند، بلکه مزیت دیگری نیز به همراه دارد: سرعت پردازش تصاویر به طور قابل توجهی افزایش می‌یابد. این افزایش سرعت باعث می‌شود فاصله زمانی بین پردازش تصاویر ورودی و تولید نتایج خروجی به حداقل برسد. به این ترتیب، کارایی سیستم بهبود یافته و مدل می‌تواند با دقت و سرعت بیشتری به تحلیل داده‌ها پردازد.



۵. مدل پیشنهادی و آموزش آن

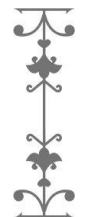
این مدل پیشنهادی را با استفاده از کتابخانه های تینسرفلو و کراس در چهار لایه به صورت مسلسل، لایه اول مسطح سازی^۱، لایه دوم متصل دینس^۲ با ۱۲۸ نرون و تابع فعال سازی^۳ و همین طور لایه سوم تمام متصل دینس با ۱۲۸ نرون و تابع فعال سازی ریلو و در لایه آخر با ۱۰ نرون و تابع فعال سازی سافت مکس^۴ ایجاد شده است. سپس این مدل با استفاده از دیتاست ام‌نیست که دارای دو نوع داده، داده های آموزشی و داده های آزمایشی، همراه با جواب داده‌ها (کلیدها) که اعدادی (۰ تا ۹) می‌باشد. داده های آموزشی و آزمایشی عکس های سیاه و سفید که در ابعاد ۲۸×۲۸، با مقدار بین ۰ تا ۲۵۵ است را آموزش می دهیم. قبل از آموزش سیستم برای بهتر عمل کردن و کارایی بالا باید عملیات پیش پردازش روی داده ها انجام شود. در این جا چون عکسها به فرمت خاکستری یعنی بین ۰ تا ۲۵۵ است باید نرمالیزه شوند، برای این کار تمام مقادیر پیکسلهای عکسها را به ۲۵۵ تقسیم می نماییم، نتیجه حاصل یک عدد بین ۰ تا ۱ است. این عمل باعث عملکرد بهتر سیستم می شود. بعد از نرمالیزه کردن تصاویر را به سیستم می دهیم و مرحله آموزش سیستم شروع می شود. بعد از آموزش مدل با استفاده از دیتاست ام

۱. Falatten.

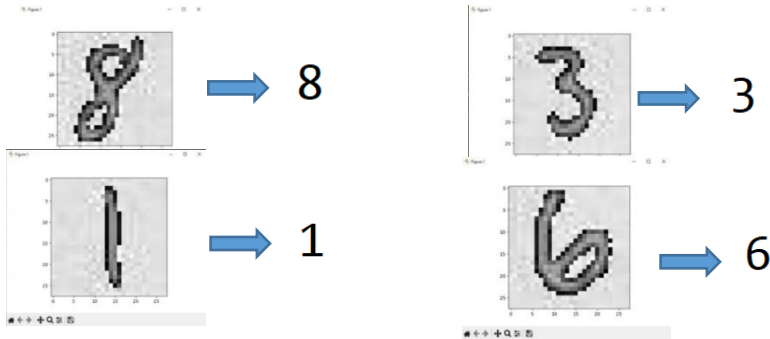
۲. Dense.

۳. Relu.

۴. Softmax.



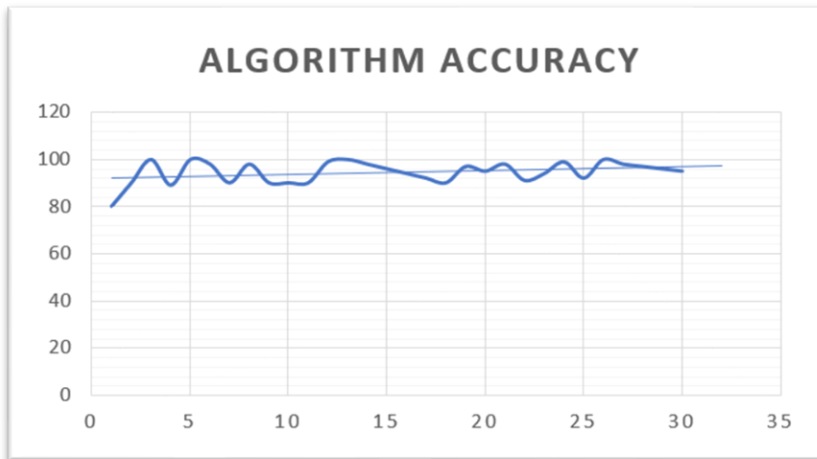
نیست¹، داده های (عکس های ورق امتحان کانکور) خود را به مدل می دهیم که نتایج بدست آمده در صورت بالا بودن کیفیت تصاویر خیلی خوب (با ۹۵٪ تا ۹۸٪ دقت در تشخیص درست اعداد دست نویس) می باشد که برای درک بهتر موضوع در زیر چند نمونه از تشخیص مدل آورده شده است:



شکل ۳: نمونه از تشخیص مدل

۱-۵. ویژگی های الگوریتم استخراج اعداد دست نویس

- دقت استخراج اعداد دست نویس بین ۹۵ تا ۹۸ درصد
- تشخیص اعداد در کمترین زمان ممکن
- بهینه سازی در زمان اتمام پروسس و تشخیص اعداد
- قابلیت تشخیص اعداد با دست خط های مختلف
- برش دقیق ناحیه های مختلف برای بهبود دقت
- تشخیص مناسب حتی در صورت وجود نویز



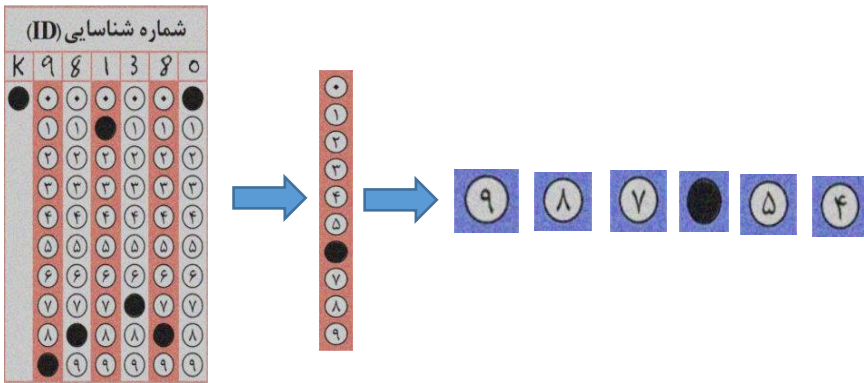
شکل ۴: نمودار آموزش و الگوریتم دقت سیستم

¹. MNIST

با توجه به شکل ۴ با افزایش تعداد تکرارهای پروسه آموزش، دقت الگوریتم نیز افزایش می‌یابد که در شکل فوق به خوبی قابل مشاهده است.

۲-۵. برش ناحیه کلیدها در تصویر (ورق کائور)

با توجه به تصویر زیر ابتداء برش به صورت عمودی انجام می‌شود تا ستون عدد مورد نظر جدا شود، سپس تک تک خانه‌ها جدا (برش) می‌شوند تا خانه‌ها از هم جدا شوند به تعداد ۱۰ تا تصویر بدست می‌آید، آنها را با سایزهای یکسان و به فرمت باینری درآورده تا بتوان به خوبی با سیستم‌های دیجیتال پروسس کرد.



شکل ۵: نمونه از برش آی دی نمبر

۳-۵. تشخیص عدد از روی کلیدها

در این مرحله اوسط مقدار پیکسل‌ها را بدست می‌آوریم اگر بیشتر از مقدار آستانه (۲۰۰) بود مقدار متناظر آن یعنی خانه چندم است را برمی‌گرداند و عدد مورد نظر تشخیص داده می‌شود و اگر کمتر بود یعنی خانه مورد نظر خالی است.



شکل ۶: تحلیل دیتا



۴-۵. ویژگی‌های الگوریتم تشخیص اعداد بر اساس کلیدها

- دقت تشخیص بالا حتی در صورت کم‌رنگ بودن کلیدها
- اعلام خطا در صورت عدم پررنگ‌سازی کامل کلیدها
- تشخیص دقیق در کمترین زمان ممکن (تقریباً/۱۰۰٪)

نتیجه‌گیری و برنامه بعدی

در این پژوهش، پیرامون شناسایی آی دی نمبر از روی ورقه امتحان کانکور بحث شده و با استفاده از هوش مصنوعی و مشخصاً یادگیری عمیق برای تشخیص خودکار استفاده شده است. دو روش برای استخراج آی دی نمبر از روی ورق امتحان کانکور ارائه شده است که هر کدام دقت بالایی دارند که هر دو روش برای رسیدن به دقت بالا در تشخیص مکمل هم‌دیگر هستند. در این مطالعه نتیجه بدست آمده نشان می‌دهد که سیستم در مراحل اجراء از دقت بالای برخوردار است که این یکی از مزیت‌های روش پیشنهادی می‌باشد. با این حال، الگوریتم‌های طراحی‌شده در برخی شرایط نیاز به بهبود دارند، از جمله زمانی که تصویر مورد استفاده از کیفیت کمتر برخوردار و یا به شکل درست اسکن نشده باشد. به مشکلات فعلی می‌توان به عدم تشخیص آی دی در صورتی که اعداد خارج از کادر نوشته شوند اشاره کرد و یا خانه‌های متناظر با اعداد به صورت کامل پر نشده باشد. همچنین، بهبود دقت مدل در تصاویر با رزولوشن کم و محیط‌های نویزی از جمله چالش‌های آتی می‌باشد. طراحی یک محیط گرافیکی برای سیستم و افزایش دقت در استخراج اعداد دست‌نویس از دیگر کارهای پیشنهادی برای آینده است.



- [1] LeCun, Y., Bottou, L., Bengio, Y., & Haffner, P. (1998). Gradient-based learning applied to document recognition. *Proceedings of the IEEE*, 86(11), 2278-2324.
- [2] Loizou, P. C., & Spanias, A. S. (1996). High-performance alphabet recognition. *IEEE Transactions on Speech and Audio Processing*, 4(6), 430-445.
- [3] <https://www.kaggle.com/datasets/hojjatk/mnist-dataset> .
- [4] Kimura, F., & Shridhar, M. (1991). Handwritten numerical recognition based on multiple algorithms. *Pattern recognition*, 24(10), 969-983.
- [5] Shah, P., Karamchandani, S., Nadkar, T., Gulechha, N., Koli, K., & Lad, K. (2009, November). OCR-based chassis-number recognition using artificial neural networks. In *2009 IEEE International Conference on Vehicular Electronics and Safety (ICVES)* (pp. 31-34). IEEE.
- [6] Qu, Y., Shi, H., & Xie, Y. (2010, October). ID numbers recognition by local similarity voting. In *2010 IEEE International Conference on Systems, Man and Cybernetics* (pp. 3881-3888). IEEE.
- [7] Chakravorty, Pragnan (2018). "What is a Signal? [Lecture Notes]". *IEEE Signal Processing Magazine*. 35 (5): 175–177.
- [8] Gonzalez, Rafael (2018). *Digital image processing*. New York, NY: Pearson. ISBN 978-0-13-335672.
- [9] Banerjee R, Pavlides M, Tunnicliffe EM, Piechnik SK, Sarania N, Philips R, Collier JD, Booth JC, Schneider JE, Wang LM, Delaney DW, Fleming KA, Robson MD, Barnes E, Neubauer S (January 2014).
- [10] A Brief, Early History of Computer Graphics in Film Archived 17 July 2012 at the Wayback Machine, Larry Yaeger, 16 August 2002 (last update), retrieved 24 March 2010.
- [11] Optical Character Recognition (OCR) – How it works". Nicomsoft.com. Retrieved June 16, 2013.
- [12] Krizhevsky, A., Sutskever, I., & Hinton, G. E. (2012). *ImageNet classification with deep convolutional neural networks*. *Advances in neural information processing systems*, 25, 1097-1105
- [13] Abdulbaqi, M. (2009). Higher education in Afghanistan. *Policy perspectives*, 99-117.
- [14] Otsu, N. (1979). A threshold selection method from gray-level histograms. *IEEE Transactions on Systems, Man, and Cybernetics*, 9(1), 62-66.

