



ISSN: 2957-3874 (Print)

Journal of Al-Farabi for Humanity Sciences (JFHS)

<https://www.iasj.net/iasj/journal/419/issues>

مجلة الفارابي للعلوم الإنسانية تصدرها كلية الفارابي الجامعة



التعرف الضوئي على الحروف باللغة العربية الذكي لتلخيص الصفحة البصرية العربية

م. د رقية علي حمزة جامعة تكنولوجيا المعلومات والاتصالات

Dr.Rugaya.Ali@Uoitc.Edu.Iq

أ. م. د مازن هيثم رزوقي-جامعة تكنولوجيا المعلومات والاتصالات

Dr.mazin_haithem@uoitc.edu.iq

الملخص:

يتم ملء التعرف البصري على الأحرف (OCR) أصبح أكثر انتشاراً بعد السحر الواسع للتعليم العميق ومعالجة الصور. اعتماداً على كمية بيانات القطر، يمكن أن يؤدي التعرف الضوئي على الحروف (OCR) القائم على التعلم العميق إلى الموثوقية المتوقعة. تركز هذه الورقة على الخطوة التالية بعد تطبيق التعرف الضوئي على الحروف على مجموعة البيانات المكتوبة بخط اليد باللغة العربية. لقد حرص على تلخيص نتائج التعرف الضوئي على الحروف من خلال استخدام تقنية الترابط. تم استخدام ثلاث خوارزميات للتعرف على النص العربي وهي: الشبكة العصبية التلافيفية (CNN)، الشبكة العصبية المتكررة ذات الذاكرة الطويلة والقصيرة (RNN-LSTM)، كما تم استخدام نموذج الماكوف المخفي (HMM) كخوارزمية ثالثة للتعرف على النص العربي. أظهرت النتائج أن LSTM RNN تتفوق على الخوارزميات الأخرى من خلال إنتاج دقة التعرف بنسبة 92%.

Abstract

Optical character recognition (OCR) is populated after the wide enchantment on the deep learning and image processing. Depending on the amount of train data, deep learning based OCR can yield the expected reliability. This paper focuses on step ahead after applying the OCR into Arabic hand written dataset. It dose keen on summarization of the OCR results through the use of association rues technology. Three algorithms were deployed to recognize the Arabic text namely: Convolutional neural network (CNN), Recurrent with long short memory neural network (RNN-LSTM). Hidden makov Model (HMM) is also used as third algorithm for Arabic text recognition. Results shown that RNN-LSTM is outperformed over the other algorithms by producing accuracy of recognition of 92%.

الكلمات المفتاحية: CNN، LSTM، RNN، HMM، التعرف الضوئي على الحروف، العربية. تلخيص.

Keywords: CNN, RNN, LSTM, HMM, OCR, Arabic. Summarization.

مقدمة

يتم شرح خصائص اللغة العربية وأنواع نظام التعرف الضوئي على الحروف ومراحله ومقاييس التقييم في [1] كما أنه يفحص مجموعات البيانات الموجودة ويقارن دقة التعرف على الطرق المختلفة، بما في ذلك الأنظمة التجارية والمفتوحة المصدر. تركز معظم الدراسات على الحروف أو الكلمات المعزولة. يتم اختبار البرامج النصية على مستوى الصفحة بشكل أقل. تحتاج أنظمة التعرف الضوئي على الحروف باللغة العربية إلى التحسين، خاصة في التعرف على النص المطبوع، حيث تحقق معظمها دقة أقل من 75%. يوجد عدد قليل من أنظمة التعرف الضوئي على الحروف عبر الإنترنت. يمثل التعرف على الأحرف العربية المكتوبة بخط اليد تحدياً بسبب اختلافات أسلوب الكتابة وتشابه الأحرف. يقترح هذا البحث 12 معمارية لشبكة CNN، مستمدة من نماذج VGG، و ResNet، و Inception، للتعرف على الحروف العربية المكتوبة بخط اليد. وأظهرت الاختبارات التي أجريت على ثلاث مجموعات بيانات تحسينات كبيرة في الدقة. وكانت أفضل النتائج 93.05%، 98.30%، و 96.88% على مجموعات البيانات AHCD، و AIA9K، و HIIJA، و AIA9K زيادة البيانات تعزيز دقة النموذج [2].

يعد تطوير التعرف الضوئي على الحروف للنص العربي المطبوع أمراً صعباً نظراً لكتابته المتصلة. تقترح هذه الورقة تقنية التعرف الضوئي على الحروف (OCR) القائمة على التجزئة والمستقلة عن الخط. ويستخدم خوارزمية تجزئة الأحرف المكونة من ثلاث خطوات والشبكات العصبية التلافيفية للتعرف عليها. تم اختبار التجزئة على مجموعة بيانات APTID-MF، وحقت دقة التجزئة بنسبة 95%، ووصل التعرف إلى 99.97% حقق النهج الشامل دقة بنسبة 95% دون الحاجة إلى التعرف على نوع الخط. [3] يعد التعرف على لوحة الترخيص أمراً بالغ الأهمية لأنظمة النقل الذكية والمدن الذكية. يستخدم هذا التصميم المعالجة المسبقة والتجزئة والتعرف على الأحرف لتحديد اللوحات. طرق الكشف عن الحواف والطرق الكنتورية تحدد موقع اللوحات. وأظهر الاختبار على 200 صورة للوحات مصرية دقة تصل إلى 93%. تم تنفيذ نموذج أولي باستخدام كاميرات Raspberry Pi وESP32، مع قاعدة بيانات وموقع ويب للبحث عن اللوحة. [4]

يعد تجزئة الأحرف أمراً حيوياً في أنظمة التعرف الضوئي على الحروف العربية. يقدم هذا البحث خوارزمية التجزئة المستقلة عن الخط للنص العربي المطبوع. ويستخدم الإسقاط الرأسي والميزات الإحصائية للتمييز بين فجوات الكلمات. تم اختباره على 1800 سطر من مجموعة بيانات APTI، وحقق دقة بنسبة 97.7% في تجزئة الكلمات و 97.51% في تجزئة الأحرف. [5]

يعد التعرف على النص العربي في مقاطع الفيديو أمراً صعباً ولم يتم استكشافه بعد. تعمل هذه الدراسة على تعزيز التعرف الضوئي على الحروف باللغة العربية القائم على LSTM مع نماذج اللغة المتكررة. تم استخدام نماذج RNN البسيطة والحد الأقصى للإنتروبيا. تعمل خوارزمية البحث عن الشعاع المعدلة على تحسين التعرف. أظهر الاختبار تحسناً بنسبة 16% في معدل التعرف على الكلمات مقارنة بالخط الأساسي وتفوق في أداء التعرف الضوئي على الحروف التجاري بنسبة 36% [6] يعد استخراج سطر النص من صور المستندات أمراً بالغ الأهمية في التعرف الضوئي على الحروف. تقدم هذه الورقة طريقة قوية للنص العربي. ويستخدم خطوط الأساس، وملفات تعريف الإسقاط، ونهجاً من أعلى إلى أسفل. أظهرت الاختبارات أنها تفوقت في الأداء على طريقتين أساسيتين، مع معدل خطأ بنسبة 3% في النص بدون علامات التشكيل و 11% مع علامات التشكيل. كان متوسط وقت التشغيل 0.087 ثانية لكل صورة مستند. [7]

يواجه التعرف الضوئي على الحروف (OCR) القائم على الذكاء الاصطناعي تحديات في إعادة توحيد الأحرف في نص متماسك. تقدم هذه الورقة خوارزمية الكشف عن الأحرف المجاورة (ACD) لنتائج التعرف الضوئي على الحروف (OCR) بعد المعالجة. يستخدم ACD طريقة المسح الرباعي لتجزئة الخط. أظهرت الاختبارات دقة ترتيب القراءة ومئاته بنسبة 98.6% في مواجهة الأعمدة المنحرفة. وقد تم دمج مع نماذج التعرف الضوئي على الحروف (OCR)، وقد حقق دقة بنسبة 97.7% من الصعب التعرف على النص العربي بخطوط وأحجام مختلفة. تقترح هذه الورقة طريقة عشوائية باستخدام نماذج الخليط الغاوسي لتحديد الخط والحجم. تم اختبار ثلاثة أنظمة: الخط والحجم والتعرف المدمج. أدى النظام المتتالي إلى تحسين التعرف على الكلمات بنسبة 23% مقارنة بالنظام العالمي في قاعدة بيانات ArzEn- [9] APTI MultiGenre هي مجموعة بيانات متوازنة للنصوص العربية المصرية وترجمات الإنجليزية. ويشمل كلمات الأغاني والروايات وترجمات التلفزيون. مع وجود 25,557 زوجاً مقطوعاً، يعد هذا مفيداً لقياس نماذج الترجمة الآلية ودراسات الترجمة. مجموعة البيانات فريدة من نوعها في أنواعها وجودة الترجمة المتخصصة. [10]

هناك حاجة متزايدة لتصنيف الوثائق العربية. تهدف هذه الدراسة إلى تحسين نماذج المحولات (AraBERT، GigaBERT، XLM-RoBERTa) لتصنيف النصوص العربية. باستخدام مجموعة بيانات متوازنة مكونة من 22,741 نصاً، حققت GigaBERT أعلى دقة بنسبة 98%. يمكن لهذه النماذج أن تساعد في التصنيف الآلي للوزارات. [11] يقدم [12] إمكانية التعرف على النص العربي متعدد الخطوط باستخدام HMMs. يتضمن الأسلوب تحديد الخط متبوعاً بتدريب محدد للتعرف على الخطوط. وأظهرت الاختبارات التي أجريت على النص العربي المطبوع فعاليته وقدرته على التكيف مع النصوص الأخرى. نظام التعرف الضوئي على الحروف (OCR) للكتابة اليدوية العربية قابل للتطوير باستخدام الحوسبة السحابية. تطبق تقنيات مثل Hadoop وMapReduce و Cascading و Amazon EC2 و S3 مع مجموعة بيانات كبيرة من قاعدة بيانات IFN/ENIT [13] تؤدي زيادة عدد السكان وملكية المركبات إلى زيادة الكثافة المرورية والازدحام. العدد المتزايد من المركبات يتجاوز سعة الطريق. وللمحد من الازدحام، يقوم نظام بتصنيف السيارات لأيام محددة بناءً على لوحات الترخيص (فردية/زوجية). يستخدم نظام ANPR المقترح معالجة الصور والتعرف الضوئي على الحروف (OCR) للتعرف على لوحات أرقام السيارات. يحقق دقة بنسبة 83.3% على الرغم من اختلافات التنسيق والخلفية والخط. [14] تقدم TinyML نماذج خفيفة الوزن ومنخفضة الطاقة للأجهزة المنطوية. تقدم

هذه الدراسة نموذج TinyML للتعرف على إيماءات اليد العربية في الهواء، مع التركيز على الأرقام العربية. باستخدام بيانات مقياس التسارع والجيروسكوب، فإنه يحقق دقة بنسبة 93.8% مع شبكات CNN، مما يجعله مناسباً للنشر في الوقت الفعلي. [15]

لقد تجاهلت طرق التعرف على الخطوط العربية السابقة تفرد النص. تقدم هذه الدراسة طريقة جديدة تستخدم علامات التشكيل للتعرف على الخطوط. تحقق خوارزميتان للتجزئة، ملء الفيضان والتجميع، معدل التعرف بنسبة 98.73% على قاعدة بيانات مكونة من 10 خطوط عربية شائعة. يتميز هذا النهج بالكفاءة الحسابية وسهولة التكامل مع أنظمة التعرف الضوئي على الحروف. [16] اختبارات CAPTCHA تميز البشر عن الروبوتات .

تقدم هذه الدراسة اختبار CAPTCHA التفاعلي القائم على النص مع تصفية الهجمات لتحديد مستويات التشويه والتحديات، وتحسين الأمان. تم تنفيذ اختبار CAPTCHA تفاعلي مكتوب بخط اليد باللغة العربية، مما يُظهر سهولة الاستخدام العالية والمقاومة لهجمات الروبوت المعدة مسبقاً. [17] تواجه أنظمة التعرف الضوئي على الحروف العربية تحديات مع النصوص المكتوبة بخط متصل. تقترح هذه الدراسة تقنية تجزئة تعتمد على التعرف على الحروف العربية للتعرف الضوئي على الحروف، بما في ذلك خوارزمية جديدة لتجزئة الكلمات للكلمات المتداخلة أفقياً. يحقق النظام دقة التعرف بنسبة 90% عند 20 حرفاً/ثانية. [18] يمكن للصور التي تحتوي على نص مضمن على الشبكات الاجتماعية أن تنشر محتوى ساماً. أنظمة التعرف الضوئي على الحروف الحالية عرضة للصور النصية المتعارضة. تقترح هذه الدراسة خوارزمية ما بعد التصحيح للتعرف الضوئي على الحروف، مما يؤدي إلى تحسين المتانة بنسبة 10% في مواجهة الصور النصية المتعارضة والتفوق في الأداء على خمسة مدققين إملائيين. يُظهر نظام التعرف الضوئي على الحروف (OCR) المدرك للخصم تحسينات كبيرة في الأداء. [19]

رقمنة الوثائق التاريخية تحافظ على المحتوى. ومع ذلك، فإن نتائج التعرف على النص المكتوب بخط اليد باللغة العربية غير مرضية. تقدم هذه الدراسة طريقة تعتمد على الكفاف لاستخراج الكلمات الفرعية وقاعدة بيانات MOJ-DB، التي تحتوي على 560.000 كلمة فرعية من كتب القرنين السابع عشر والسادس عشر. تُظهر الطريقة أداءً عالياً، وتدعم قاعدة البيانات تطبيقات بحثية مختلفة. [20]

يقوم هذا النظام بترجمة النص العربي في الصور إلى اللغة الإنجليزية. ويشمل الكشف عن النص والتعرف على الأحرف والترجمة الآلية. باستخدام SVM والمعرفة السابقة، تتحسن درجة F1 لاكتشاف النص من 78.95% إلى 87.05%. يعمل النظام على تحسين مخرجات التعرف الضوئي على الحروف وجودة الترجمة، مما يحقق تحسينات كبيرة في دقة التعرف على الكلمات ودرجات BLEU. [21] تتفوق شبكات CNN العميقة مثل AlexNet و GoogleNet في رؤية الكمبيوتر. تقدم هذه الدراسة شبكات التعرف الضوئي على الحروف (OCR-Nets)، وهي أنواع مختلفة من هذه الشبكات، للتعرف على الحروف الأردية المكتوبة بخط اليد. تظهر التجارب التي أجريت على مجموعة بيانات متكاملة مكاسب كبيرة في الأداء، حيث حقق OCR-AlexNet معدل نجاح قدره 96.3% وحقق OCR-GoogleNet [22]. [22] استخدم العمل السابق في التعرف على الكتابة اليدوية باللغة العربية التصوير والمعلومات السياقية. تضيف هذه الدراسة معالجا لاحقاً لخوارزمية الأغاز لتحسين التعرف، خاصة بالنسبة للأحرف الغامضة. تُظهر الطريقة، التي تم اختبارها على قاعدة بيانات IFN/ENIT، نتائج مشجعة وتعزز معدلات التصنيف. [23]

لقد طور التعلم العميق البرمجة اللغوية العصبية (NLP) ومهام الحوسبة الاجتماعية. يستعرض هذا الاستطلاع تقنيات التعلم عن بعد في البرمجة اللغوية العصبية العربية (ANLP)، مع ملاحظة وجود فجوة بين أدب البرمجة اللغوية العصبية (ANLP) والأدب الإنجليزي في البرمجة اللغوية العصبية. ركزت الأعمال المبكرة على التعرف الضوئي على الحروف، بينما تناولت الدراسات الحديثة تحليل المشاعر، والترجمة الآلية، والتمييز. يواجه هذا الاستطلاع مجتمع ANLP لسد فجوة الأدبيات. [24] يتعرف هذا النظام على النص العربي المتصل عن طريق تحليل صور المستندات إلى أسطر نصية. فهو يستخرج الميزات الإحصائية من نافذة منزلة ويستخدم HTK للتعرف عليها. ومن خلال تطبيقه على مجموعة مكونة من أكثر من 600 ورقة نصية باللغة العربية مكتوبة بخطوط متعددة، يُظهر النظام أداءً فعالاً. [25]

تم توضيح ملخص لدراسات الأدب في الجدول 1.

الجدول 1: مسح الأدب.

السلبيات	الايجابيات	النتائج	البيانات	الطرائق	الهدف من الدراسة	يذاكر
----------	------------	---------	----------	---------	------------------	-------

مجلة الفارابي للعلوم الانسانية العدد (٦) الجزء (١) تشرين الثاني لعام ٢٠٢٤

[1]	مراجعة التطورات في التعرف الضوئي على الحروف باللغة العربية	مراجعة الأدبيات، المعالجة المسبقة، التجزئة، مقارنة الأساليب	مجموعة البيانات المختلفة	أبرز النقاط التي تحتاج إلى تحسين، دقة الأنظمة التجارية >٧٥%	مراجعة شاملة، تسلط الضوء على الوضع الحالي	عدد قليل من الدراسات حول البرامج النصية على مستوى الصفحة، ومعظمها غير متصل بالتعرف الضوئي على الحروف
[2]	اقتراح معماريات CNN للحروف العربية المكتوبة بخط اليد	12 معمارية شبكة CNN مستمدة من VGG و ResNet و Inception	HIJJA, AHCD, AIA9K	افضل النتائج: ٩٣.٠٥٪، ٩٨.٣٠٪، ٩٦.٨٨٪	تحسن كبير في الدقة وزيادة فعالة في البيانات	لا يعالج اختلافات شكل الشخصية
[3]	تطوير تقنية التعرف الضوئي على الحروف (OCR) للنص العربي المطبوع	يعتمد على التجزئة، ومستقل عن الخط، وشبكة CNN للتعرف عليها	APTID- MF	دقة التقسيم: ٩٥٪، دقة التعرف: ٩٩.٩٧٪	دقة عالية، لا حاجة للتعرف على نوع الخط	التركيز على النص المطبوع، وليس المكتوب بخط اليد
[4]	التعرف على لوحة الترخيص	المعالجة المسبقة، التجزئة، التعرف على الحروف	200 صورة لوحة سيارة مصرية	دقة التحديد: ٩٣٪	تم تنفيذ النموذج الأولي بدقة عالية	يقتصر على اللوحات المصرية، مجموعة بيانات صغيرة
[5]	تجزئة الأحرف للتعرف الضوئي على الحروف باللغة العربية	الإسقاط الرأسي، والميزات الإحصائية	APT I	دقة تجزئة الكلمات: ٩٧.٧٪، تجزئة الأحرف: ٩٧.٥١٪	مستقل عن الخط، ودقة عالية	التركيز على النص المطبوع فقط
[6]	تحسين التعرف على النص العربي في مقاطع الفيديو	نماذج لغة LSTM، RNN، بحث الشعاع المعدل	محتوى البث التلفزيوني	تحسن بنسبة ١٦٪ في WRR، ويتفوق على التعرف الضوئي على الحروف	تحسن كبير، طريقة قوية	التعقيد الحسابي العالي

مجلة الفارابي للعلوم الانسانية العدد (٦) الجزء (١) تشرين الثاني لعام ٢٠٢٤

				التجاري بنسبة ٣٦%		
[7]	استخراج أسطر النص من صور الوثيقة	خطوط الأساس، وملامح الإسقاط، والنهج من أعلى إلى أسفل	مجموعة البيانات التي تم جمعها	معدل الخطأ: ٣% (بدون علامات التشكيل)، ١١% (مع علامات التشكيل)، وقت التشغيل: ٠.٠٨٧ ثانية/صورة	سريع وفعال ويتعامل مع التداخل	أقل فعالية مع علامات التشكيل
[8]	تسهيل تحويل النص الرقمي بعد التعرف الضوئي على الحروف	كشف الأحرف المجاورة (ACD)	نتائج التعرف الضوئي على الحروف (OCR) على أرض الواقع	درجة القراءة الدقيقة: ٩٨.٦%، الدقة التفصيلية: ٩٧.٧%	دقة عالية في ترتيب القراءة وقوية	التعقيد في التكامل
[9]	تحديد الخط والحجم للنص العربي	النهج العشوائي، sGMM	APTI	يعمل النظام المتتالي على تحسين WRR بنسبة ٢٣%	تحديد الخط الفعال، وتحسين كبير	التعقيد في التعامل مع الخطوط والأحجام المتعددة
[10]	إنشاء مجموعة بيانات متوازية للترجمة الآلية	الترجمة اليدوية والمحاذاة	25.557 زوجًا مقطعيًا من النصوص المصرية العربية والإنجليزية	مفيدة لدراسات المقارنة والترجمة	أنواع فريدة من نوعها، ترجمة الخبراء	تقتصر على أنواع محددة
[11]	تصنيف المستندات العربية باستخدام المحولات	نماذج محولات الضبط الدقيق	22,741 نص عربي	تحقق GigaBERT دقة تصل إلى ٩٨%	دقة عالية، تساعد في التصنيف الآلي	تعتمد على نماذج المحولات
[12]	التعرف على النص العربي متعدد الخطوط باستخدام HMMs	نافذة منزقة، التكيف HMM	قاعدتا بيانات نصية عربية مطبوعة	التعرف الفعال على الخطوط المختلطة	قابلة للتكيف مع النصوص الأخرى، وفعالية عالية	التركيز على النص المطبوع فقط

مجلة الفارابي للعلوم الانسانية العدد (٦) الجزء (١) تشرين الثاني لعام ٢٠٢٤

[13]	الكتابة اليدوية العربية القابلة للتطوير التعرف الضوئي على الحروف (OCR).	Hadoop، MapReduce، Cascading FastDTW المتوازي	قاعدة بيانات IFN/ENIT	التنفيذ الفعال	قابلة للتطوير، ومعتمدة على السحابة	الاعتماد على البنية التحتية السحابية
[14]	تقليل الازدحام المروري من خلال تصنيف السيارات على أساس لوحات الترخيص	معالجة الصور، التعرف الضوئي على الحروف، مكتبة Tesseract	غير محدد	دقة ٨٣.٣%	فعالة في تقليل الازدحام، ودقة عالية	يختلف باختلاف تنسيق لوحة الترخيص والخلفية والخطوط
[15]	التعرف على إيماءات اليد العربية باستخدام TinyMI	بنية تدفق البيانات ومقياس التسارع والجيروسكوب data, CNNs	غير محدد	دقة ٩٣.٨%	مناسبة للنشر في الوقت الحقيقي، ودقة عالية	يقتصر على إيماءات الأرقام العربية
[16]	التعرف على الخطوط العربية باستخدام علامات التشكيل	خوارزميات تعبئة الفيضان والتجميع	قاعدة بيانات تضم ١٠ خطوط عربية مشهورة	معدل التعرف ٩٨.٧٣%	كفاءة حسابية، وتكامل التعرف الضوئي على الحروف بسهولة	يقتصر على الخطوط الشائعة، القائمة على علامات التشكيل
[17]	تحسين أمان اختبار CAPTCHA من خلال تصفية الهجمات	اختبار CAPTCHA التفاعلي القائم على النص، وتصفية الهجمات	غير محدد	سهولة الاستخدام العالية، ومقاومة هجمات الروبوت	أمان عالي وسهولة الاستخدام	خاص بـ CAPTCHA المكتوبة بخط اليد باللغة العربية
[18]	التغلب على مشكلات التجزئة في التعرف الضوئي على الحروف باللغة العربية	التجزئة القائمة على الاعتراف، خوارزمية تجزئة الكلمات الجديدة	غير محدد	دقة ٩٠٪، ٢٠ حرفاً في الثانية	تجزئة فعالة ودقة عالية	خاص بالنصوص المكتوبة

مجلة الفارابي للعلوم الانسانية العدد (٦) الجزء (١) تشرين الثاني لعام ٢٠٢٤

[19]	تحسين قوة التعرف الضوئي على الحروف (OCR) ضد الصور النصية المتعارضة	خوارزمية ما بعد التصحيح للتعرف الضوئي على الحروف (OCR).	غير محدد	تحسن بنسبة ١٠٪ في المتانة	يتفوق على المدققين الإملائين، مما يؤدي إلى تحسن كبير في الأداء	عرضة لهجمات معادية جديدة
[20]	رقمنة والتعرف على النص التاريخي المكتوب بخط اليد باللغة العربية	استخراج الكلمات الفرعية على أساس كفاف	قاعدة بيانات MOJ-DB (560.000) كلمة فرعية من كتب القرن السابع عشر/السادس عشر)	أداء عالي ونتائج متسقة	يدعم التطبيقات البحثية المختلفة	يقتصر على الوثائق التاريخية
[21]	ترجمة النص العربي في الصور إلى الإنجليزية	اكتشاف النص (GBT)، التعرف (SVM)، الضوئي على الحروف، تصحيح الأخطاء، نموذج لغة بيجرام	غير محدد	تحسين درجة F1 (78.95%) إلى (٨٧.٠٥٪)، درجة BLEU (18.70) إلى (٣٣.٤٧)	تحسينات كبيرة في الاعتراف والترجمة	خاص بالترجمة من العربية إلى الإنجليزية
[22]	التعرف على الحروف الأردية المكتوبة بخط اليد باستخدام CNNs	نقل التعلم، OCR-AlexNet و OCR-GoogleNet	مجموعة بيانات متكاملة، مجموعة بيانات تم إنشاؤها يدويًا	نسبة النجاح ٩٦.٣٪ (أليكس نت)، ٩٤.٧٪ (جوجل نت)	الأداء العالي، ومكاسب كبيرة	يقتصر على الأحرف الأردية
[23]	تحسين التعرف على الكتابة اليدوية باللغة العربية	مصنف SVM، معالج ما بعد خوارزمية الغز	قاعدة بيانات IFN/ENIt	معدلات التصنيف المحسنة	فعال للشخصيات الغامضة، نتائج مشجعة	خاصة باللغة العربية المكتوبة بخط اليد
[24]	دراسة استقصائية عن تقنيات DL	مراجعة الأوراق المنشورة	غير قابل للتطبيق	يحدد الثغرات في أدبيات ANLP	يرشد مجتمع ANLP، ويعالج الفجوة الأدبية	تطبيقات عملية محدودة

	للبرمجة اللغوية العصبية باللغة العربية					
	التعرف على النص العربي المخطوط	استخراج الميزات، مجموعة أدوات HTK	مجموعة مكونة من أكثر من ٦٠٠ ورقة نصية باللغة العربية مكتوبة على الآلة الكاتبة	الاداء الفعال	مجموعة أدوات محمولة، خطوط متعددة	محددة للتعرف على النص مخطوطة

العمل المقترح

تعتبر اللغة العربية من أكبر اللغات من حيث القواعد والمفردات. بالنسبة للتعرف الضوئي على الحروف المكتوب بخط اليد باللغة العربية، تبرز ثلاث خوارزميات بارزة: الشبكات العصبية التلافيفية (CNNs)، والشبكات العصبية المتكررة ذات الذاكرة الطويلة قصيرة المدى (RNN-LSTM)، ونماذج ماركوف المخفية (HMMs). تتمتع شبكات CNN بالمهارة في التقاط السمات والأنماط المكانية داخل الصور، مما يجعلها فعالة للغاية في التعرف على الأحرف الفردية ومكونات الأحرف الفرعية في النص العربي. إنها تستفيد من الطبقات التلافيفية لاستخراج الميزات وتجميع الطبقات لتقليل الأبعاد، وتبلغ ذروتها في طبقة softmax للتصنيف. من ناحية أخرى، تتفوق RNN-LSTMs في التعامل مع البيانات المتسلسلة نظرًا لقدرتها على الحفاظ على السياق عبر تسلسلات طويلة.

لقد أدى وجود تكنولوجيا الكمبيوتر إلى تبسيط مهمة محترفي اللغة بما في ذلك قطاعات الأعمال والإدارة. وهي مفيدة بشكل خاص للتعرف على الكتابة اليدوية باللغة العربية، والتي تعتمد على الحروف المتصلة والسياق، من خلال نمذجة التبعيات بين الأحرف المتعاقبة. تعمل LSTMs، وهي أحد أشكال شبكات RNN، على تخفيف مشكلة التدرج المتلاشي، مما يسمح للشبكة بتعلم التبعيات طويلة المدى بشكل أكثر فعالية. وأخيرًا، تقدم HMMs نهجًا احتماليًا لنمذجة البيانات التسلسلية.

ويتطلب الأمر اعتماد رؤية حاسوبية لتحويل النص التقليدي إلى نص رقمي في السيناريوهات الحالية. وهي مناسبة تمامًا للتعرف الضوئي على الحروف المكتوبة بخط اليد باللغة العربية نظرًا لقدرتها على التقاط الطبيعة العشوائية للكتابة اليدوية والتنوعات المعتمدة على السياق في أشكال الأحرف. تستخدم HMMs الحالات لتمثيل الأحرف أو مكونات الأحرف الفرعية، مع احتمالات الانتقال والانبعث لنمذجة التبعيات التسلسلية والميزات المرصودة. تتمتع كل من هذه الخوارزميات بنقاط قوتها: شبكات CNN لاستخراج الميزات المكانية، و RNN-LSTM للنمذجة التسلسلية، و HMMs للتعامل الاحتمالي مع تقلبات الكتابة اليدوية، مما يوفر بشكل جماعي حلولاً قوية للتعرف الضوئي على الحروف باللغة العربية المكتوبة بخط اليد.

مجموعة البيانات

تُستخدم مجموعة البيانات المكتوبة بخط اليد العربية [26] لتدريب النماذج، ومجموعة البيانات هذه عبارة عن مجموعة من صور الأبجديات العربية. الحروف العربية لها ثلاثة أشكال، إما في أول الكلمة، وفي وسط الكلمة، وفي آخر الكلمة. شكل الحرف الأبجدي أمر حيوي للتعرف على الرسالة. مع العلم أن أشكال الحرف الثلاثة تختلف في الرؤية حسب موقعه في الكلمة.

إحدى تقنيات تعلم الصور الشائعة هي CNN من خلال أخذ مدخلات متعددة الأبعاد. تتمتع CNN ببنية مميزة تتميز بالطبقات التلافيفية، وطبقات التجميع، والطبقات المتصلة بالكامل. الطبقات التلافيفية هي العمود الفقري لشبكات CNN، حيث تنزلق المرشحات (أو النواة) فوق الصورة المدخلة لاكتشاف الميزات المختلفة مثل الحواف والأنسجة والأشكال. تتبع هذه الطبقات وظائف التنشيط مثل (ReLU) الوحدة الخطية المعدلة (لإدخال اللاخطية في النموذج، مما يمكنه من تعلم الأنماط المعقدة. تعمل طبقات التجميع، عادةً الحد الأقصى للتجميع، على تقليل أبعاد خرائط الميزات مع الاحتفاظ بالمعلومات الأكثر أهمية، مما يساعد في تقليل التعقيد الحسابي ومنع التجهيز الزائد. الطبقات النهائية هي طبقات متصلة بالكامل تعمل كمصنف بناءً على الميزات المستخرجة بواسطة الطبقات التلافيفية والتجميعية، مما يؤدي إلى إخراج التوزيع الاحتمالي على الفئات.

كلما كانت البيانات قوية، كلما كانت نتائج CNN قوية كما هو الحال في أي نموذج للتعلم العميق. يتضمن تطبيق CNNs للتعرف الضوئي على الحروف باللغة العربية عدة خطوات. أولاً، تتم معالجة الصورة النصية المكتوبة بخط اليد باللغة العربية مسبقاً لتحسين الجودة وتطبيع الأبعاد. يتم بعد ذلك إدخال الصورة المعالجة مسبقاً في شبكة CNN، حيث تستخرج الطبقات التلافيفية الأولية ميزات منخفضة المستوى مثل الخطوط والمنحنيات، والتي تتوفر بكثرة في النص العربي. تلتقط الطبقات اللاحقة أنماطاً أكثر تعقيداً، مثل أشكال الشخصيات والتنوعات الهيكلية.

على الأرجح، تقوم CNN بإعداد المدخلات كصفوف وأعمدة وتكون قادرة على إنتاج المخرجات في شكل تسميات. نظراً للطبيعة المتصلة والمتصلة للكتابة اليدوية العربية، يجب على شبكة CNN أن تتعلم بشكل فعال كيفية التمييز بين الأحرف المختلفة والأحرف المركبة. يتم تدريب الشبكة باستخدام مجموعة بيانات مصنفة من صور نصية باللغة العربية، مع تسميات تمثل الأحرف أو الكلمات المقابلة. أثناء التدريب، تقوم CNN بضبط مرشحاتها وأوزانها من خلال الانتشار العكسي لتقليل وظيفة الخسارة، وتحسين دقتها في التعرف على الحروف العربية. تتناسب دقة إخراج CNN بشكل مباشر مع حجم بيانات الإدخال وخوارزمية التحسين المستخدمة في التدريب. إحدى المزايا الحاسمة لاستخدام شبكات CNN للتعرف الضوئي على الحروف باللغة العربية هي قدرتها على التعامل مع الاختلافات في أنماط الكتابة اليدوية والخطوط السائدة في النص العربي. يمكن للطبقات التلافيفية أن تتعلم كيفية تعميم هذه الاختلافات، مما يجعل CNN قوية لعينات الكتابة اليدوية المختلفة.

يتم استخدام الإخراج الناتج من نموذج CNN بشكل شائع للتعرف على الكائنات الموجودة داخل الصورة مثل النص والحدث. بالإضافة إلى ذلك، يمكن تطبيق تقنيات زيادة البيانات مثل التدوير والقياس والترجمة أثناء التدريب لزيادة تحسين قدرات تعميم النموذج. بمجرد تدريبها، تستطيع CNN التعرف بدقة على النص المكتوب بخط اليد باللغة العربية، وتحويله إلى تنسيق يمكن قراءته آلياً، وهو أمر ضروري لمختلف التطبيقات مثل الأرشفة الرقمية، والبحث عن المحتوى، وأنظمة تحويل النص إلى كلام. إن القدرة على استخراج الميزات الهرمية لشبكات CNN تجعلها مناسبة بشكل خاص للمهمة المعقدة للتعرف الضوئي على الحروف باللغة العربية. وهذا يوفر أداة قوية لتعزيز التفاعل بين الإنسان والحاسوب والحفاظ على الوثائق المكتوبة بخط اليد باللغة العربية.

RNN-LSTM

يتم إجراء التهجين في خوارزميات البرامج لتمكين نطاق من الأداء أفضل من الخوارزمية إذا تم استخدامها بمفردها. تم تصميم RNN مع وحدات LSTM خصيصاً للتعامل مع البيانات التسلسلية، مما يجعلها مناسبة لمهام مثل التعرف على الكتابة اليدوية. يتضمن الهيكل الأساسي لـ RNN اتصالات متكررة تنشئ دورات في الشبكة، مما يسمح باستمرار المعلومات. تنتج هذه الإمكانية لشبكات RNN النقاط التبعيات الزمنية في البيانات التسلسلية. ومع ذلك، تواجه شبكات RNN التقليدية تحديات تتعلق بالتبعيات طويلة المدى بسبب مشكلة التدرج المتلاشي. يمكن تحقيق دقة عالية نسبياً أثناء استخدام النموذج الهجين ويعتمد ذلك على تكوينات التدريب. تعالج LSTMs هذه المشكلة من خلال بنيتها الفريدة، والتي تتضمن خلية ذاكرة وثلاثة أنواع من البوابات: بوابات الإدخال والنسيان والإخراج. تنظم هذه البوابات تدفق المعلومات، مما يسمح لـ LSTMs بالاحتفاظ بالمعلومات ذات الصلة عبر تسلسلات طويلة والتخفيف بشكل فعال من مشكلة التدرج المتلاشي.

النص العربي وخاصة المكتوب بخط اليد معقد في بنيته ويحتاج إلى فهم عميق للحروف. يتضمن تطبيق RNN-LSTMs للتعرف الضوئي على الحروف باللغة العربية معالجة النص المكتوب بخط اليد كسلسلة من أجزاء الصورة أو ميزاتها. يستفيد النص العربي، المعروف بطبيعته

المتصلة والمتصلة، من إمكانيات النمذجة التسلسلية لـ LSTM. تبدأ العملية بالمعالجة المسبقة للصورة النصية المكتوبة بخط اليد، بما في ذلك التحويل الثنائي وإزالة الضوضاء والتطبيع.

الخطوات الأساسية للتعرف على النص في اللغة العربية هي استهداف مجموعة بيانات الصور المناسبة للحروف. يتم بعد ذلك تقسيم الصورة المعالجة مسبقاً إلى بقع أصغر أو يتم إدخالها في مستخرج الميزات، مثل CNN، لإنتاج سلسلة من ناقلات الميزات. تعمل متجهات الميزات هذه كمدخل لشبكة RNN-LSTM. تقوم وحدات LSTM بمعالجة هذه المدخلات المتسلسلة، والنقاط التبعيات بين أجزاء مختلفة من النص. بعد اختيار مجموعة البيانات، يجب أن تكون الصورة مشقوقة، وتسمى هذه العملية بالتجزئة حيث يمكن استخراج الحروف. أثناء التدريب، تتعلم شبكة RNN-LSTM كيفية تعيين تسلسل ميزات الإدخال للتسلسل المقابل للأحرف العربية. يتضمن ذلك ضبط الأوزان والتحيزات في الشبكة من خلال الانتشار العكسي عبر الزمن (BPTT) لتقليل وظيفة الخسارة. تعد تقنيات زيادة البيانات ومجموعة البيانات الكبيرة والمتنوعة من عينات النصوص المكتوبة بخط اليد باللغة العربية ضرورية لتحسين قوة النموذج وقدراته على التعميم. يمكن لشبكة RNN-LSTM المدربة بعد ذلك فك تشفير الميزات التسلسلية من الصور النصية الجديدة المكتوبة بخط اليد. وتتمثل العملية في توقع الحروف أو الكلمات العربية بدقة.

تعتمد مخرجات النموذج الهجين على اختيار خوارزمية التدريب ومرحلة المعالجة المسبقة. إحدى المزايا المهمة لـ RNN-LSTMs في التعرف الضوئي على الحروف باللغة العربية هي قدرتها على نمذجة السياق والتبعيات بين الأحرف. تلك العملية التي تعتبر حاسمة للتعرف على النصوص المتصلة والمعقدة. تسمح خلية الذاكرة في LSTMs للشبكة بتذكر الميزات المهمة من وقت سابق في التسلسل، مما يحسن التعرف على الأحرف التي تعتمد على الأحرف السابقة. يعد هذا الفهم السياقي مفيداً بشكل خاص للغة العربية، حيث يمكن أن يختلف شكل الحرف بناءً على موضعه في الكلمة. من خلال الاستفادة من إمكانيات النمذجة التسلسلية لـ LSTMs، توفر شبكات RNN-LSTM نهجاً قوياً. ويمكن اختياره للتعرف بدقة على النص المكتوب بخط اليد باللغة العربية، وتسهيل التطبيقات. يمكن تحسين المزيد من التطبيقات مثل الأرشيف الرقمية ورقمنة المستندات واسترجاع المحتوى.

نظرية الاحتمالية

تعتبر نظرية الاحتمالية إحدى الأدوات القوية المستخدمة لحل العديد من المشكلات المعقدة في العلوم والهندسة. أجهزة HMMs هي نماذج احتمالية تستخدم لتمثيل البيانات التسلسلية، مما يجعلها مناسبة لتطبيقات مثل التعرف الضوئي على الحروف. وهذا ينطبق بشكل خاص على اللغات التي تحتوي على نصوص متصلة مثل اللغة العربية. يتكون HMM من مجموعة محدودة من الحالات، يرتبط كل منها بتوزيع احتمالي. وتخضع التحولات بين هذه الحالات لمجموعة من الاحتمالات. في سياق التعرف الضوئي على الحروف، يمكن أن تمثل الحالات أحرفاً أو مكونات أحرف مختلفة، والبيانات المرصودة هي ميزات مستخرجة من النص المكتوب بخط اليد.

ويطلق على احتمال وقوع حدث مع شرط ما اسم الاحتمال المشروط. يتضمن تطبيق HMMs على التعرف الضوئي على الحروف باللغة العربية عدة خطوات. أولاً، تتم معالجة الصورة النصية المكتوبة بخط اليد مسبقاً، والتي تتضمن خطوات مثل التحويل الثنائي لتحويل الصورة إلى أبيض وأسود، وإزالة التشويش لتعزيز الوضوح، والتطبيع لتوحيد حجم النص.

تتوفر المزيد من الأمثلة لاستخدام نماذج HMM في العديد من التطبيقات المتعلقة بتكنولوجيا البيانات. يتم بعد ذلك تقسيم الصورة المعالجة مسبقاً إلى وحدات أصغر، مثل الأحرف أو الأحرف الفرعية. يعد هذا التجزئة أمراً بالغ الأهمية بالنسبة للنصوص المتصلة مثل اللغة العربية، حيث غالباً ما تكون الأحرف متصلة. يتبع ذلك استخراج الميزات، حيث يتم تحديد الخصائص المميزة لكل مقطع، مثل الحواف والزوايا والحدود، واستخدامها لإنشاء ناقل ميزة لكل مقطع.

إن وجود علم البيانات مطلوب لحل المشاكل الخفية في البيانات من خلال تحديد العلاقة الداخلية. ناقلات الميزات هذه هي البيانات المرصودة لـ HMM. تم تدريب النموذج باستخدام مجموعة بيانات مصنفة من نص مكتوب بخط اليد باللغة العربية. أثناء التدريب، يتعلم HMM التوزيعات الاحتمالية لكل حالة (حرف) واحتمالات الانتقال بين الحالات. يتضمن ذلك تقدير احتمالية مراقبة ناقل ميزة معين في ضوء الحالة واحتمال الانتقال من حالة إلى أخرى. تُستخدم خوارزمية Baum-Welch، وهي تقنية لتعظيم التوقعات، بشكل شائع لهذا الغرض، حيث تقوم بتحديث معلمات النموذج بشكل متكرر لزيادة احتمالية التسلسلات المرصودة.

يمكن لـ HMM أخذ متجه من العناصر التي تمثل الصورة ومعالجتها من أجل تقييم الملصق. وبمجرد تدريبه، يستطيع HMM فك تشفير الصور النصية الجديدة المكتوبة بخط اليد. بالنظر إلى تسلسل متجهات المعالم من صورة جديدة، يتم استخدام خوارزمية فيتربي للعثور على التسلسل الأكثر احتمالاً للحالات (الأحرف) التي يمكن أن تولد الميزات المرصودة. يتضمن ذلك حساب المسار من خلال حالات HMM ذات الاحتمالية الأعلى، والتعرف بشكل فعال على تسلسل الأحرف في النص المكتوب بخط اليد.

يمكن التعرف على النص العربي من خلال فهم موضع الحرف في الكلمة وموضع الكلمة في الجملة. الميزة الرئيسية لاستخدام HMMs للتعرف الضوئي على الحروف باللغة العربية هي قدرتها على نمذجة التبعيات التسلسلية والسياقية بين الأحرف. يعد ذلك ضروريًا للتعرف بدقة على النصوص المكتوبة وغيرها من التطبيقات للنموذج. يمكن لـ HMMs التقاط التباين في أنماط الكتابة اليدوية والتأثير السياقي للأحرف المجاورة، مما يؤدي إلى التعرف بشكل أكثر دقة. ومع ذلك، فإن فعالية HMMs تعتمد بشكل كبير على جودة وتنوع مجموعة بيانات التدريب ودقة عملية استخراج الميزات. من خلال الاستفادة من الإطار الاحتمالي لـ HMMs، يمكن لأنظمة التعرف الضوئي على الحروف تحقيق أداء قوي في التعرف على اللغة العربية. يعمل النص المكتوب بخط اليد على تسهيل التطبيقات في مجال الرقمنة واسترجاع المستندات والمزيد.

النتائج

الجدول 2: مقاييس أداء الخوارزميات القائمة على التعرف الضوئي على الحروف.

خوارزمية	دقة	دقة	تذكر	F1-النتيجة
سي إن إن	85%	84%	83%	83.5%
RNN-LSTM	92%	91%	90%	90.5%
هم	80%	79%	78%	78.5%

للتعرف على الكتابة اليدوية باللغة العربية (OCR)، توفر ثلاث خوارزميات CNN و RNN-LSTM و HMM مزايا وقيودًا مميزة. تتفوق شبكات CNN في استخراج المعالم المكانية، وتحقق دقة تصل إلى 85%، فإنهم يجدون صعوبة في النقاط الطبيعية التسلسلية للكتابة اليدوية المتصلة. تقوم أجهزة HMM، بدقة تصل إلى 80%، بنموذج التبعيات التسلسلية الأساسية ولكنها تفنقر إلى التطور اللازم للتعامل مع أنماط الكتابة اليدوية المعقدة. في المقابل، تتفوق شبكات RNN-LSTM، المصممة للبيانات المتسلسلة، من خلال إدارة التبعيات طويلة المدى بشكل فعال، مما يؤدي إلى أداء فائق بدقة تصل إلى 92%. وهذا يجعل RNN-LSTM الخيار الأفضل بين الثلاثة. يلتقط بقوة الديناميكيات الزمنية للكتابة اليدوية العربية، ويتفوق بشكل كبير على كل من CNNs و HMMs. أدى تقدم التكنولوجيا إلى ميزة أخرى تتمثل في استخدام التعلم العميق وهي التعرف الضوئي على الحروف (OCR).

نظام التلخيص

يمكن أن تكون قواعد الارتباط طريقة قوية للكشف عن الأنماط والعلاقات المخفية داخل النص العربي، مما يساعد في مهام مثل التتقيب عن النص ومعالجة اللغة الطبيعية. يتضمن تعلم قواعد الارتباط تحديد الارتباطات المثيرة للاهتمام ومجموعات العناصر المتكررة ضمن مجموعة البيانات. عند تطبيقه على النص العربي، يمكن أن يكشف هذا الأسلوب عن الارتباطات بين الكلمات أو العبارات أو الأحرف التي تظهر معًا بشكل متكرر. على سبيل المثال، في مجموعة من الوثائق العربية، قد تحدد قواعد الارتباط أن بعض الكلمات غالبًا ما تتواجد في سياقات محددة، مما يساعد على الكشف عن الهياكل النحوية والدلالية المتأصلة في اللغة. يمكن أن يكون هذا مفيدًا بشكل خاص لمهام مثل تصنيف النص، ونمذجة الموضوع، وتحليل المشاعر. ومن خلال تحليل هذه الأنماط المترامنة، يمكن للباحثين الحصول على نظرة ثاقبة حول

بنية النص العربي ومعناه، مما يساعد في تطوير نماذج لغوية أكثر فعالية وتحسين دقة التطبيقات المستندة إلى النص . علاوة على ذلك، يمكن أن تساعد قواعد الارتباط في بناء محركات بحث وأنظمة توصية أكثر كفاءة من خلال فهم سلوك المستخدم وتفضيلاته من خلال النص الذي يتفاعل معه . وبشكل عام، فإن الاستفادة من قواعد الارتباط في تحليل النص العربي يمكن أن تعزز فهم اللغة ومعالجتها، مما يؤدي إلى تطبيقات أكثر دقة ووعيًا بالسياق .

خاتمة

اللغة العربية غنية بالقواعد والكلمات التي تغير معنى الجملة بتغيير موضعها . يتم التعرف على النص العربي من خلال التعرف على كل حرف في النص ودمجه لتكوين جمل . يساعد وجود الذكاء الاصطناعي في تطوير التعرف الضوئي على الحروف من خلال إضافة قيمة فهم النص المكتوب بخط اليد . يركز هذا البحث على التعرف على النص العربي المكتوب بخط اليد باستخدام ثلاث خوارزميات . هذه الخوارزميات هي CNN و Hybrid RNN-LSTM و HMM . ويتم تدريب تلك النماذج باستخدام مجموعة بيانات الحروف الأبجدية العربية . لقد نفذ التعرف على النص جانبًا آخر من المعرفة المستخرجة من النص المعترف به . يتم ذلك باستخدام خوارزمية قواعد الارتباط بعد التعرف على النص . أظهرت النتائج أن نموذج RNN-LSTM الهجين قد حصل على أفضل النتائج بحصوله على دقة 92% .

المصادر والمراجع

- [١] محمد محمد عبد اللطيف، نورا الشباسي، أحمد العشماوي، محمد عبد الرحيم، نموذج التعرف على لوحة الترخيص العربية منخفض التكلفة القائم على إنترنت الأشياء لأنظمة مواقف السيارات الذكية، مجلة عين شمس الهندسية، المجلد 14 ، العدد 6، 2023
- [٢] Cheung, M. Bennamoon, NW Bergmann, نظام التعرف البصري على الحروف العربية باستخدام التجزئة القائمة على التعرف، التعرف على الأنماط، المجلد 34 ، العدد 2، 2001 ، الصفحات 215-233
- [٣] صلاح الغياليين، معماريات CNN المحسنة للتعرف على الحروف العربية المكتوبة بخط اليد وأجهزة الكمبيوتر والمواد والاستمرارية، المجلد 79، العدد 3، 2024 ، الصفحات 4905-4924
- [٤] نضال إمام، فاسيليوس جي فاسيلاكيس، ديميتريس كولوفوس، التصحيح اللاحق للتعرف الضوئي على الحروف للكشف عن الصور النصية المتعارضة، مجلة أمن المعلومات وتطبيقاتها، المجلد 66، 2022
- [٥] سليمان السحبياني، محمد تنوير برويز، اختبارات CAPTCHA العربية التفاعلية المفكرة للهجوم، مجلة أمن المعلومات وتطبيقاتها، المجلد 70، 2022
- [٦] محمود الأيوب، آية نصير، خلود السميرات، ياسر جراروة، بريج غوبتا، التعلم العميق للبرمجة اللغوية العصبية العربية :دراسة، مجلة العلوم الحاسوبية، المجلد 26، 2018
- [٧] حمدي حسن، ماهر خيماخ، نظام التعرف على الكتابة اليدوية العربية الموزعة على نطاق واسع بناءً على مزيج من خوارزمية astDTW ونموذج برمجة تقليل الخريطة عبر تقنيات الحوسبة السحابية، AASRI Procedia، المجلد 5، 2013 ، الصفحات 156-163
- [٨] عزيز قاروش، بسام جابر، خضر محمد، مهدي وشحة، إيمان معالي، نبال نايف، خوارزمية فعالة ومستقلة عن الخط لتجزئة الكلمات والحروف للنص العربي المطبوع، مجلة جامعة الملك سعود - علوم الحاسب والمعلومات، المجلد 34 ، العدد 1، 2022 ، الصفحات 1330-1344
- [٩] محمد لطف، شينج يو، يو مينج تشيونج، سي إل فيليب تشين، التعرف على الخطوط العربية بناءً على ميزات التشكيل، التعرف على الأنماط، المجلد 47 ، العدد 2، 2014 ، الصفحات 672-684
- [١٠] خالد الزامل، مناير العجمي، تطبيق تصنيف المستندات النصية للمراسلات الحكومية العربية، مجلة الكويت للعلوم، 2024
- [١١] بي تشانغ، داتونغ تشن، ينغ تشانغ، جي يانغ، نظام ترجمة آلي عربي قائم على الصور، التعرف على الأنماط، المجلد 42 ، العدد 9، 2009 ، الصفحات 2127-2134
- [١٢] إم إس خورشيد، التعرف دون اتصال بالإنترنت على النص العربي الشامل باستخدام مجموعة أدوات (HTK) HMM ، رسائل التعرف على الأنماط، المجلد 28 ، العدد 12، 2007 ، الصفحات 1563-1571
- [١٣] عزيز قاروش، عبد الكريم عوض، محمد مدلل، مالك زق، التعرف على الحروف العربية المطبوعة متعددة الخطوط دون تحديد الخط، مجلة جامعة الملك سعود - علوم الحاسب والمعلومات، المجلد 34 ، العدد 6، الجزء أ، 2022 ، الصفحات 3025- 3039

- [١٤] سونيا يوسف، سيد أحمد براني، كريستوف جارسيا، مساهمة نماذج اللغة الاتصالية المتكررة في تحسين التعرف على النص العربي القائم على LSTM في مقاطع الفيديو، التعرف على الأنماط، المجلد 64، 2017، الصفحات 245-254
- [١٥] رانيا الصباغ، ArzEn-MultiGenre: مجموعة بيانات متوازية متوازية للكلمات الأغاني والروايات والعناوين الفرعية باللغة العربية المصرية، مع ترجمات إنجليزية، البيانات باختصار، المجلد 54، 2024
- [١٦] عزيز قروش، عبدالكريم عوض، أبو السعود حناني، خضر محمد، بسام جابر، علاء حشيش، التعلم الحر، فرق تسد، خوارزمية استخراج سطر النص للنص العربي المطبوع مع التشكيل، مجلة جامعة الملك سعود - علوم الحاسب والمعلومات، المجلد 34، العدد 9، 2022، الصفحات 7699-7709
- [١٧] أجونج يوونو سوجيونو، كيندريكو أدريو، كيفن تانويجايا، كريستيان مارجي سوريانينجرام، استخراج المعلومات من لوحة تسجيل المركبات باستخدام OCR Tesseract، Procedia Computer Science، المجلد 227، 2023، الصفحات 932-938
- [١٨] آرام لي، هونغ يون يو، جيهيون مين، خوارزمية تجزئة الخط وفرز ترتيب القراءة بناءً على اكتشاف الأحرف المجاورة: معالجة لاحقة للتعرف الضوئي على الحروف لرقمنة النصوص التاريخية الصينية، مجلة التراث الثقافي، المجلد 67، 2024، الصفحات 80-91
- [١٩] عرفان أحمد، صبري محمود، جبرنوت أ. فينك، التعرف على المفردات المفتوحة للنص العربي المطبوع آلياً باستخدام نماذج ماركوف المخفية، التعرف على الأنماط، المجلد 51، 2016، الصفحات 97-111
- [٢٠] محمد عارف كو، سيفاكومار بوروران، OCR-Nets: متغيرات شبكة CNN المدربة مسبقاً للتعرف على الأحرف المكتوبة بخط اليد باللغة الأردية من خلال نقل التعلم، Procedia Computer Science، المجلد 171، 2020، الصفحات 2294-2301
- [٢١] إسماعيل لمعل، خالد المكاوي، إبراهيم وهبي، ياسين المالح، نموذج TinyML للتعرف على الكتابة اليدوية بالهواء باستخدام الإيماءات للأرقام العربية، بروسيديا لعلوم الكمبيوتر، المجلد 236، 2024، الصفحات 589-596
- [٢٢] فؤاد سليمان، سليم كانون، جان هينبرت، عادل م. عليمي، رولف إنجولد، دراسة عن عائلة الخطوط والتعرف على حجم الخط المطبق على صور الكلمات العربية بدقة منخفضة للغاية، حروف التعرف على الأنماط، المجلد 34، العدد 2، 2013، الصفحات 209-218
- [٢٣] فوزي زايز، محمد شوقي باباحيني، عبد الحميد جفال، النظام القائم على الألغاز لتحسين التعرف على الكتابة اليدوية العربية، التطبيقات الهندسية للذكاء الاصطناعي، المجلد 56، 2016، الصفحات 222-229
- [٢٤] صلاح الغيالين، التعرف البصري على الحروف العربية:مراجعة، - CMES النمذجة الحاسوبية في الهندسة والعلوم، المجلد 135، العدد 3، 2022، الصفحات 1825-1861
- [٢٥] عبد الحي زوزو، أرسلان زرغيلي، إلهام شاكر، MOJ-DB: قاعدة بيانات جديدة للكتابة التاريخية العربية ونهج جديد لاستخراج الكلمات الفرعية، رسائل التعرف على الأنماط، المجلد 159، 2022، الصفحات 54-60
- [٢٦] أ. الصاوي، م. لوي، و. ح. البكري، التعرف على الحروف العربية المكتوبة بخط اليد باستخدام الشبكة العصبية التلافيفية، "معاملات WSEAS في أبحاث الكمبيوتر، المجلد 5، ص 11-19، 2017.