

خوارزمية مفترحة لتحديد زاوية انحراف النصوص العربية المكتوبة يدويا

باستخدام تحويلي Hough \ Radon

إيمان قيس عبد الجليل

جامعة البصرة- كلية العلوم- قسم علوم الحاسوبات

العراق_بصرة

emankais@yahoo.com

ملخص البحث

بعد مجال معالجة الرموز ضوئيا (Optical Character Recognition) من اهم المجالات التي يسعى الباحثين نحو احراز تقدما ملحوظا فيها ، من اجل توفير سهولة تحويل المستندات المكتوبة بخط اليد او المستندات المطبوعة بواسطة الحاسب والتي لانملك لها سوى مستند ورقي لها الى نصوص رقمية ، لكي يتم استخدامها فيما بعد في التراسلات النصية المختلفة . ومن اجل زيادة كفاءة تمييز هذه الرموز تمر عملية معالجة الرموز ضوئيا بالعديد من الخطوات، واول خطوة في هذا المجال هي استخراج زاوية الانحراف skew angle التي قد يتسبب بها وضع الصفحة في جهاز الماسح الضوئي بصورة مائلة، لانحصل بعدها على مستند مائل يشكل تهديدا لعملية التمييز.

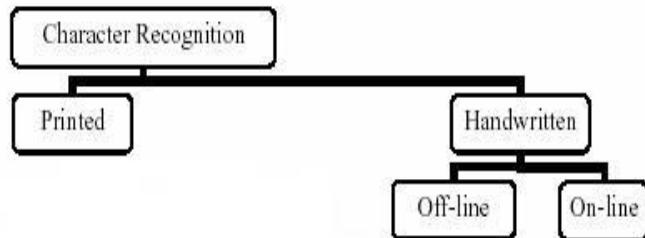
ومن خلال هذا البحث اقتربنا استخدام خوارزمية خاصة لتقليص بيانات الصفحة المدخلة والتي ستتشكل قاعدة بيانات تمرر فيما بعد ل احد التحويليين Hough او Radon من اجل معرفة قدرة كل من هذين التحويليين على حساب زاوية الانحراف بالاعتماد على الخوارزمية المقترحة. ومن ثم سنعمل على تدوير الصفحة الاصلية بمقدار زاوية الانحراف المقاسة لنحصل بعدها على المستند بصورته الصحيحة لتسهيل استخدامه فيما بعد في اي معالجة تعنى بهذا المجال. واعتمدنا في بحثنا هذا على مجموعة من النصوص المكتوبة بخط اليد لاستخدامها كقاعدة بيانات لخوارزمية تعديل الانحراف المقترحة.

الكلمات المفتاحية : النصوص العربية، تعديل الانحراف، قياس زاوية الانحراف، تحويل Hough ، تحويل Radon .

(1) مقدمة:

سعى الانسان نحو الكتابة من اجل التعبير عن الافكار التي قد تجول بخاطره واستخدم اساليب عده لحفظها, حيث كان ومانزال نقوم بتناقل المعلومات وخذلنا عن طريق الكتابة في المستندات الورقية, الى ان ظهر الحاسب الالي الذي تم استخدامه في طباعة الكثير من هذه المستندات مثل الكتب والجرائد والرسائل الجامعية, وبدت الحاجة ملحة ان تكون هنالك آليه تستطيع تحويل الكلام المكتوب بخط اليد الى شكل مطبوع الكترونيا من خلال آليات تمييز الرموز المكتوبة وتحويله الى ما يكافئه من الرموز المطبوعة. وتعتبر عملية تحديد زاوية الانحراف من ابرز العمليات الواجب القيا بها قبل القدرة على تمييزه.

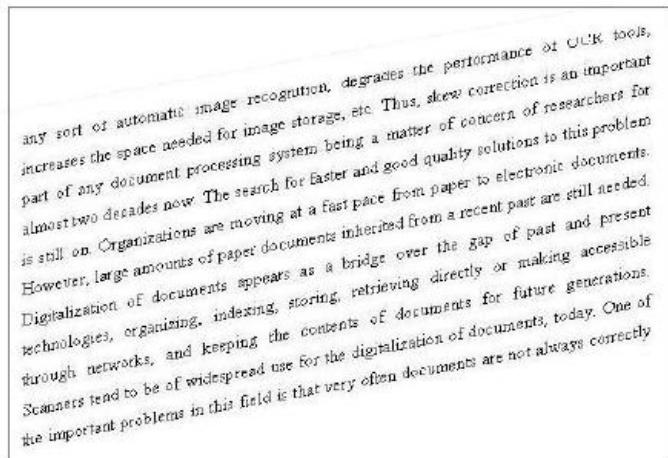
يمكننا تعريف انظمة تمييز الرموز ضوئيا OCR على انها عملية تحويل للبيانات المدخلة (مستندات ورقية مطبوعة بواسطة الحاسب او مكتوبة يدويا) الى شكلها الرقمي [1,2]. ويمكن تقسيم مجال معالجة الرموز الى جزئين هما تمييز الرموز المطبوعة وتمييز الرموز المكتوبة يدويا , وتكون النصوص اليدوية على نوعين فهي اما offline (مستندات الملقطة بواسطة الماسح الضوئي او الكاميرا الرقمية) او online (مستندات يتم معالجتها اثناء عملية الكتابة) كما هو موضح في الشكل(1)[3].



الشكل(1) : مخطط توضيحي لمعالجة تمييز الرموز.

ونتيجة كون اللغة العربية لغة متداولة في اكثر من ٢٠ دولة (مثل الهند , باكستان, افغانستان, ايران) ويتحدث بها اكثر من ١٠٠ مليون شخص, حيث نتجت هذه اللغة نتيجة تطور اللغة الارامية [4], واستخدمت حروفها في اكثر من لغة مثل لغة الاوردو واللغة الفارسية ولغة الجاوي لهذا سعى الكثير من الباحثين الى بناء انظمة تتخذ من احرف اللغة العربية كقاعدة بيانات لها [2]. واهم ما يميز اللغة العربية هو كونها لغة تتالف من ٢٨ حرفا ومجموعة من الحركات (مثل الفتحة, الكسرة, الشدة, الضمة وغيرها) و بعض احرفها يكون منقوطا (نقطة واحدة او اثنتين او ثلاثة على الاكثر) وبعضها الاخر خالي من النقاط . اما بالنسبة لا تجاه الكتابة فيكون من اليدين الى اليسار, و عادة ما تكتب احرفها باشكال مختلفة ضمن النصوص الكتابية حسب موقع ظهورها فقد تأتي في بداية الكلمة(مثل حرف ح في كلمة حرب) او تأتي في نهاية الكلمة بشكل متصل او مستقل(مثل حرف ح في كلمة صرح وكلمة مسلح) او في الوسط (مثل حرف ح في الكلمة مصحف), مما يجعلها لغة متصلة حرفيا وهذا يضفي المزيد من التعقيدات لعملية تمييز الرموز العربية [5]. ومن اجل بناء نظام كفوء لتمييز الرموز العربية كان لابد ان تمر عملية المعالجة بالعديد من المراحل من اجل زيادة كفاءة التمييز من خلال التخلص من الانحراف الذي قد يحصل اثناء وضع المستند بزاوية ميلان معينة في الماسح الضوئي مما يؤدي الى ضعف عملية التمييز.

وهنالك عدة انواع للمستندات التي تحتوي على انحراف وهي كالتالي [6]:
 1. الميل الاحادي single skew: وهو يعبر عن وجود ميلان بزاوية معينة واحدة لكتابات النصي المدخل كما هو موضح في الشكل (2). وتناولت العديد من البحوث هذا المجال ولازال العمل فيه مستمرا.



الشكل(2): مستند نصي يحتوي على ميلان احادي.

2. الميل المتعدد multiple skew : وهي المستندات التي يكون كل نص فيها دوراً بزاوية مختلفة تختلف عن زاوية دور نص آخر موجود في نفس المستند. وهذا النوع يتطلب مجهوداً إضافياً لقطيع النص إلى مقاطع ثم العمل على إيجاد زاوية انحراف كل مقطع. كما هو موضح في الشكل(3).



الشكل(3): مستند نصي يحتوي على ميلان متعدد.

ومن هنا ظهرت العديد من التقنيات التي حاولت جاهدة قياس زاوية الانحراف في المستندات النصية وتعديلها قبل ادخالها لنظام التمييز ويمكن تقسيم تقنيات قياس زاوية الانحراف إلى الأنواع التالية:

1. **مخطط المساقط Projection profile** : وهي عبارة عن معملات افقية او عمودية تمثل بمصفوفة احادية ذات بعد يمثل عدد الاسطر التي يتالف منها النص المكتوب ، ومن خلال تحديد مدى الزوايا التي يتم البحث ضمنها يتم تحديد زاوية الانحراف لتعديل النص المدخل . ومن خلال تحديد مدى للزوايا نتجنب حسابات اضافية تضفي وقتاً اضافياً لعملية المعالجة [7].

2. استخدام التحويلات **Transforms**: يتم البحث عن الزاوية التي تكون فيها معاملات التحويل المستخدم على ما يكون ، وتنطلب هذه التقنية حسابات مكلفة نتائجها قاعدة بياناتها الكبيرة ، ومن ابرز التحويلات المستخدمة هي تحويل Fourier وتحويل radon وتحويل Hough [8,9].

3. استخدام العاقد لايجاد اقرب جار **Nearest neighbor clustering** : في هذه الطريقة يتم تقسيم النص الى مجموعات عشوائية ذات بعد محدد ثم يتم البحث عن الرموز المجاورة لكل رمز محدد ومن ثم استخدام histogram لقياس اتجاه كل رمز المجاور و وزنه في مصفوفة ومن ثم نحدد اعلى قيمة تم الحصول عليها يتم اعتماد زاوية انحرافها لتدوير النص المدخل، وما يميز هذه الطريقة عدم تحديدها بمدى محدد من الزوايا ولكن قابليتها على التدوير تحدد اذا ما كان الرمز المجاور لرمز معين هو ضوابط او جزء من رمز[10].

4. قياس نسبة الترابط **cross-correlation** : وتعتمد على قياس الترابط بين الخطوط الافقية الممتدة في نص معين، حيث يكون هذا الترابط اعلى ما يكون عندما يكون احد الخطوط الموجودة زحف نسبيا باتجاه الخط الآخر[11].

لذلك ما زال البحث مستمرا حول ايجاد اليات بسيطة وكفؤة لتدوير النصوص باختلاف لغاتها بعيدا عن المشاكل التي يسببها الانحراف اثناء عملية التمييز.

(2) مواضع ذات علاقة:

(أ) مرشح الوسيط **median filter**

هو عبارة عن تحويل لاحظي يعمل على عناصر الصورة مباشرة بعد تحديد قيمة القناع (Mask) الذي هو عبارة عن مصفوفة ثنائية البعد ($N \times N$) ومن ثم يعمل على استبدال القيمة التي في مركز الصورة بالقيمة التي في الوسط ومن ابرز استخداماته هي ازالة الضوضاء التي تحتويها الصورة [12]. فاذا فرضنا ان لدينا نافذة بحجم $N \times N$ وان عدد نقاطها يمثل P (حيث $P=N \times N$) فان المتوسط له يمثل النقطة الذي يكون $(N-1)/2$ من النقاط اقل منه او تساويه في القيمة و $(N-1)/2$ من النقاط اكبر منه او تساويه في القيمة. وعادة ما يكون حجم النافذة عدد فردي [13]. ويمكن ايضاح طريقة عمل هذا التحويل من خلال المخطط التالي:

$$\begin{bmatrix} 5 & 5 & 6 \\ 3 & 4 & 5 \\ 3 & 4 & 7 \end{bmatrix} \quad \text{فإذا كان لدينا جزء من الصورة الممثل بالمصفوفة}$$

ومن خلال ترتيب عناصر المصفوفة ترتيبا تصاعديا نحصل على المتجة التالي :

$$3 \ 3 \ 4 \ 4 \ 5 \ 5 \ 5 \ 6 \ 7$$

وهنا نحاول الحصول على العنصر الوسيط ويمثل العنصر الواقع في وسط المتجة الممثل بالرقم 5 وباستبدال العنصر الذي يقع في وسط المصفوفة بقيمة الوسيط (5).

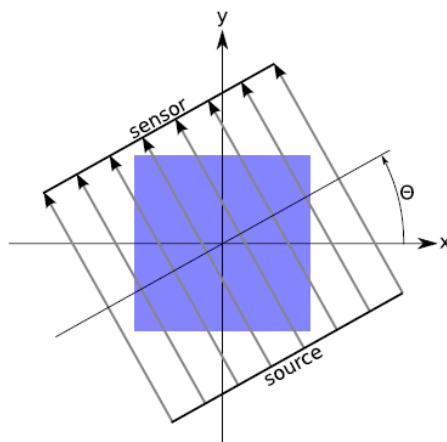
$$\begin{bmatrix} 5 & 5 & 6 \\ 3 & 5 & 5 \\ 3 & 4 & 7 \end{bmatrix}$$

لنجعل على المصفوفة التالية بعد عملية الاستبدال:

(ب) تحويل Radon

أوجد العالم J. Radon هذا التحويل الذي يستند على إيجاد مجموعة معاملات على طول الخط الممتد داخل الصورة بمدى زوايا محددة [14].

نحاول من خلال تطبيق هذا التحويل على صورة معينة ولتكن $f(x,y)$ الحصول على زاوية انحراف θ حيث $0^\circ \leq \theta < 180^\circ$ لاستخدامها في تدوير الصورة كما في الشكل (4).



الشكل (4): زاوية الانحراف لجسم معين باستخدام تحويل Radon.

ويمكن التعبير عن هذا التحويل رياضيا من خلال المعادلة (1) [15]:

$$R(\rho, \theta) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) \delta(\rho - x \cos \theta - y \sin \theta) dx dy \quad \dots (1)$$

حيث تمثل

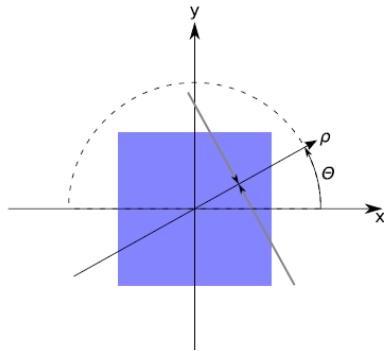
x : البعد السيني للنقاط الموجودة في الصورة المدخلة.

y : البعد الصادي للنقاط الموجودة في الصورة المدخلة.

ρ : بعد المستقيم عن نقطة المركز في الصورة المدخلة.

θ : زاوية الانحراف للمستقيم الموجود في الصورة المدخلة.

ومن خلال هذا التحويل نحصل على تمثيل للصورة الأصلية الوجودة في المدى (ρ, θ) كما موضح في الشكل (5).



الشكل(5): تمثيل الصورة الصلبة في المدى (ρ, θ) .

وبذلك تكون قد حصلنا على جميع الخطوط المستقيمة التي قد تحتويها الصورة وبزاوية انحراف خاصة لكل مستقيم على ان تحقق هذه الخطوط المعادلة التالية[15]:

$$y = g(x) = \rho / \cos \theta + x \tan \theta \quad \dots (2)$$

(ج) تحويل Hough :

وهو تحويل تم ايجاده من قبل العالم Paul Hough , وقد استخدم ه بشكل اساس في ايجاد الحلقات والخطوط المستقيمة الموجودة في اغلب مسائل معالجة الحاسوب التخيلي computer vision ومن ابرزها معالجة الصور التي تحتوي على معاملات يعتمد عليها في ايجاد منحنيات قياسية[16]. اما من خلال هذا البحث فنستخدم هذا التحويل بحثا عن الخطوط المستقيمة التي قد يحويها النص.

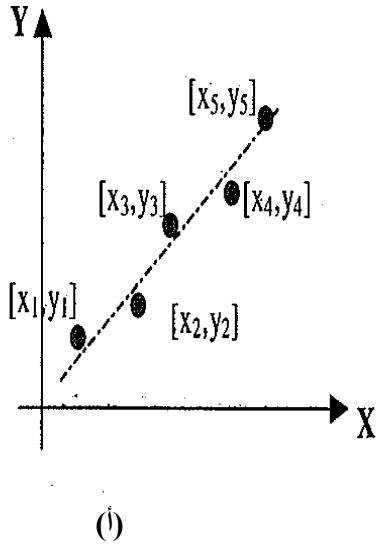
يمكنا وصف الخط المستقيم الذي يظهر في فضاء الصورة $f(x,y)$ بمعادلة خطية هي[17] :

$$y = m * x + b \quad \dots (3)$$

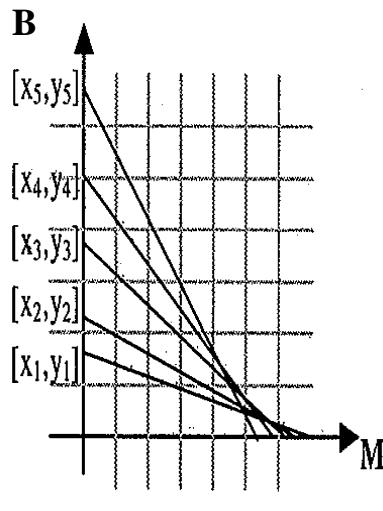
الهدف الاساس من استخدام تحويل Hough هو تحديد الخطوط المستقيمة ليس بالاعتماد على قيمتي x و y ولكن بالاتكال على المعاملات m و b , كما في المعادلة التالية [17]:

$$b = y - m * x \quad \dots (4)$$

ومن المعادلة السابقة نلاحظ امكانية الاعتماد على معاملات المدى القطبي (m,b) للتعبير عن الخط المستقيم المرسوم في المدى الديكارتي (x,y) . وفي الشكل (7) نلاحظ انه اذا كان لدينا مجموعة من النقاط في المدى الديكارتي والمعبر عنها بالازواج التالية $(x_1,y_1), (x_2,y_2), (x_3,y_3), (x_4,y_4), (x_5,y_5)$ وباستخدام المعادلة السابقة الذكر لحساب قيم الخطوط المستقيمة المارة ضمن هذه النقاط بالاعتماد على قيمتي المدى (B,M) , نحصل على مجموعة من الخطوط مرسمة ضمن المدى القطبي.



(ا)



(ب)

الشكل(6): المدى القطبي والمدى الديكارتي لخط مستقيم معين.

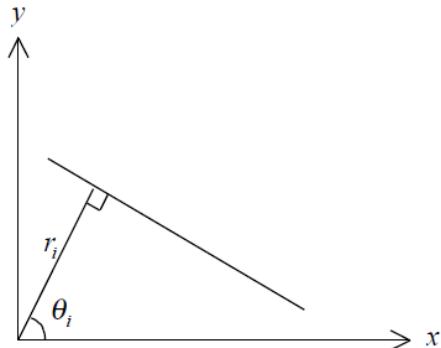
(ا) : المدى الديكارتي لخط المستقيم.

(ب) : المدى القطبي لخط المستقيم.

ومن اجل تجنب الحصول على عدد غير منتهي من الخطوط المستقيمة في المدى التالية للتعبير عن الخطوط المستقيمة [17,18]

$$r = x^* \cos\theta + y^* \sin\theta \quad 0^\circ \leq \theta < 180^\circ \quad \dots (5)$$

وكما هو موضح في الشكل (7).



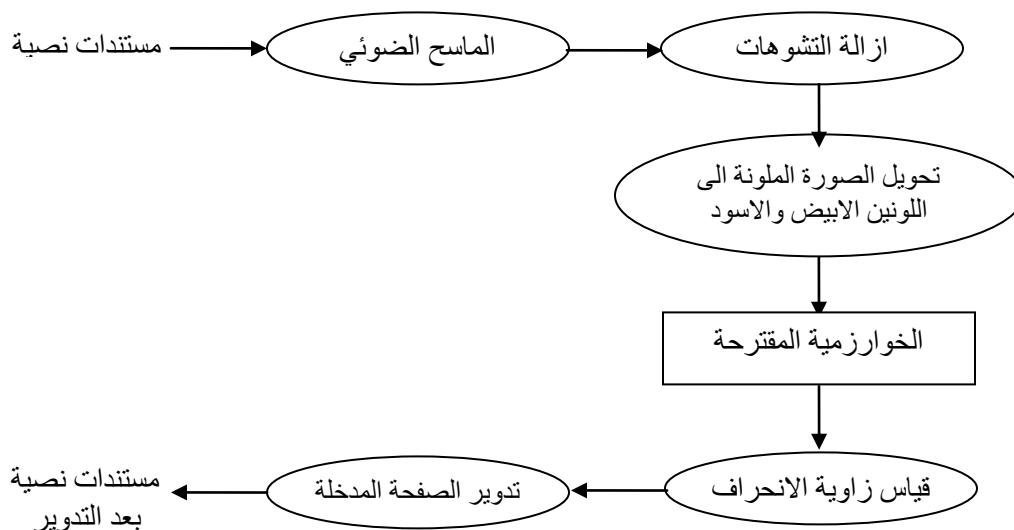
الشكل(7) : تمثيل الخط المستقيم في المدى (r, θ)

وهذا يعني اننا قمنا بتمثيل الخط المستقيم من المدى (x, y) الى المدى (r, θ) [17].

اهم ما يميز هذا التحويل هو كونه تحويلا مقاويا لا يبرز مشاكل التشوه التي قد تظهر في الصورة ومن خلاله نستطيع الحصول على زاوية انحراف كل خط مستقيم موجود في الصورة. اما اهم مايسوء هذا التحويل فهو العمليات الحسابية المعقدة التي تسبب بطيء عملية التنفيذ بالإضافة الى احتياجها لذاكرة كبيرة [16].

(3) مراحل عملية قياس الانحراف :

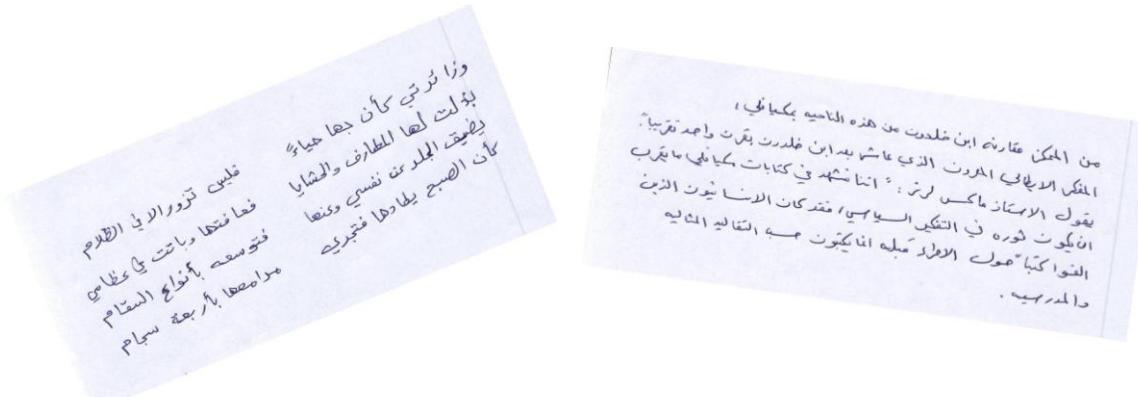
يمكن ايضاح مراحل عملية قياس الانحراف من خلال الشكل(8).



شكل(8): مراحل عملية ازالة الانحراف في المستندات النصية

ويمكن تلخيصها كما يلي :

1. مرحلة التقاط الصور بواسطة الماسح الضوئي: وتم من خلال استخدام الماسح الضوئي لتحويل الصفحات المكتوبة الى شكلها الرقمي ليتسنى لنا التعامل معها حاسوبيا. كما هو موضح في الشكل (9).



الشكل(9): نماذج من النصوص العربية التي سيتم معالجتها

2. مرحلة ازالة التشوّهات : تبرز اهمية هذه المرحلة من قدرتها على ازالة الضوضاء التي قد تسبب ردائة في تمييز النص العربي المكتوب بالإضافة الى تقليل حجم المستند المخزون . وتبدأ هذه المرحلة بمعالجة الصفحة المدخلة من خلال ازالة الضوضاء التي تحتويها مع مراعاة الاحتفاظ بالنص المكتوب كاملا . وقد قمنا باستخدام تحويل الوسيط median filter ذي البعد (3*3) لازالة هذه التشوّهات . كما موضح في الشكل (10).

من الممكن مقارنة ابن خلدون من هذه الناحية بكمياني ،
المفكـر الإيطالي المـدرـوت الذي عـاشرـ بـدـابـنـ خـلـدونـ يـقـرـتـ وـاحـدـ تـقـرـيـباـ .
يـقـولـ الـإـسـتـازـ ماـكـسـ لـرـزـ : " اـنـاـ شـهـدـ فـيـ كـتـابـاتـ كـمـيـانـيـ ماـيـغـربـ
اـنـيـكـوـتـ ثـورـهـ فـيـ التـكـلـيـفـ السـيـاسـيـ ، مـقـدـكـاتـ الـإـسـاـيـوـتـ الـذـيـنـ
الـقـوـاـ كـتـبـاـ " حـوـلـ الـأـفـرـادـ مـبـلـهـ اـنـيـكـوـتـ هـبـ الـقـالـيـهـ الـمـاـثـيـهـ
وـالـمـدـرـسيـهـ .

(أ)

من الممكن مقارنة ابن خلدون من هذه الناحية بكمياني ،
المـفـكـرـ الإـيطـالـيـ المـدرـوتـ الـذـيـ عـاـشـ بـدـابـنـ خـلـدونـ يـقـرـتـ وـاحـدـ تـقـرـيـباـ .
يـقـولـ الـإـسـتـازـ ماـكـسـ لـرـزـ : " اـنـاـ شـهـدـ فـيـ كـتـابـاتـ كـمـيـانـيـ ماـيـغـربـ
اـنـيـكـوـتـ ثـورـهـ فـيـ التـكـلـيـفـ السـيـاسـيـ ، مـقـدـكـاتـ الـإـسـاـيـوـتـ الـذـيـنـ
الـقـوـاـ كـتـبـاـ " حـوـلـ الـأـفـرـادـ مـبـلـهـ اـنـيـكـوـتـ هـبـ الـقـالـيـهـ الـمـاـثـيـهـ
وـالـمـدـرـسيـهـ .

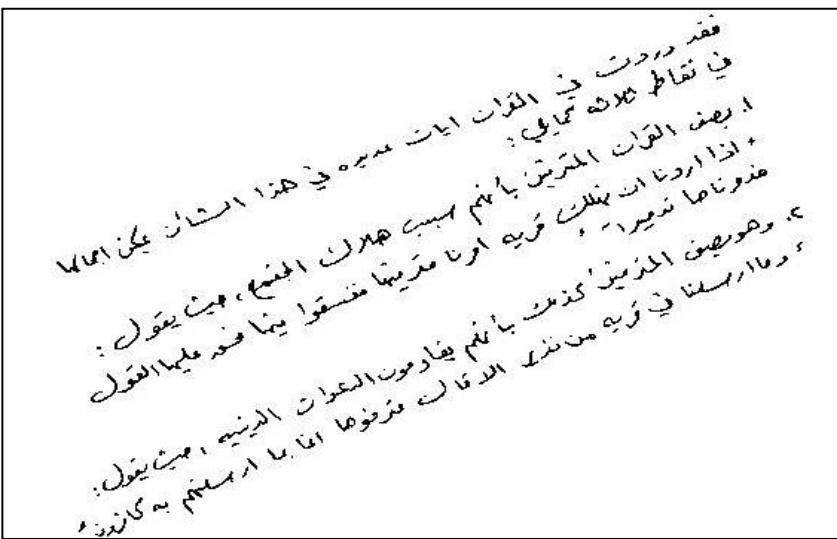
(ب)

الشكل(10): مرحلة ازالة التشوهات في المستندات النصية

(أ): مستند نصي قبل ازالة التشوهات النصية

(ب): مستند نصي بعد ازالة التشوهات النصية

3. تحويل الصورة من شكلها الملون الى اللون الرمادي من اجل تقليل عدد البيانات المعتمدة ، ومن ثم نعمل على تحويل الصورة الرمادية الى اللونين الابيض والسود عن طريق ايجاد قيمة حد عتبة لها القدرة على فصل النص واعطاءه القيمة 1 وما عداته القيمة 0، وتم اعتماد حد عتبة مقداره 0.68 تم ايجاده يدويا واعطى نتائج مشجعة في قرته على اتمام مهامه والشكل (11) يوضح مستند نصي بعد اتمام هذه المرحلة.



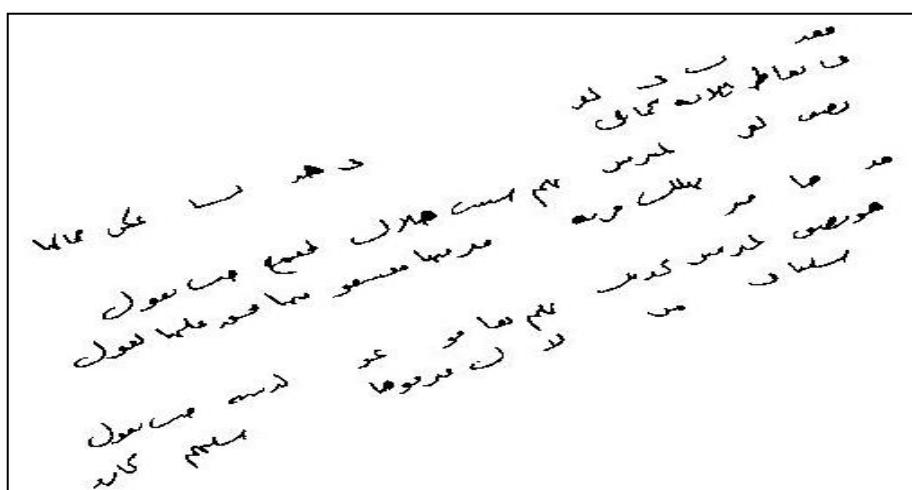
الشكل(11): النموذج الناتج بعد عملية تحويل الصورة الملونة

إلى اللونين الابيض والسود

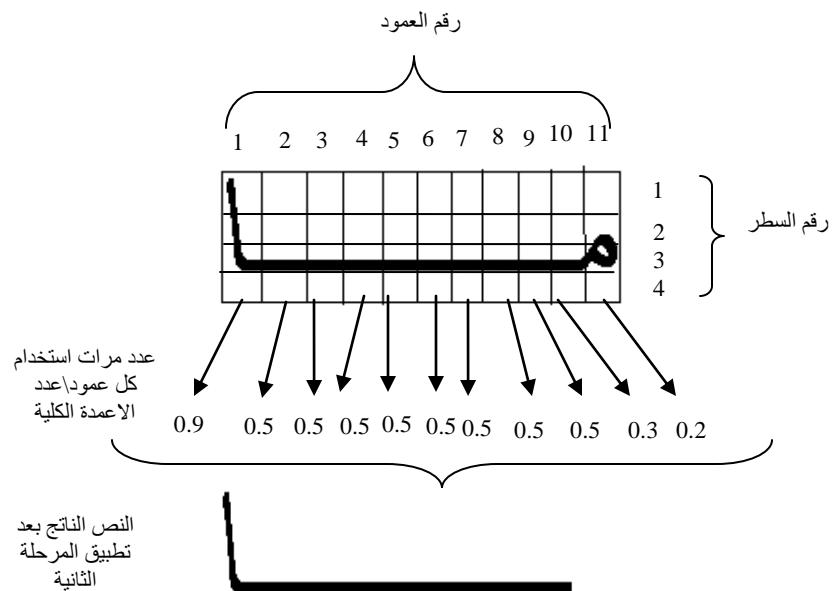
4. الخوارزمية المقترحة : تعتمد هذه الخوارزمية على محاولة استخلاص اقل عدد ممكن من الخطوط المستقيمة الموجودة في الصورة . ويمكن تلخيصها بما يلي:

اولاً: الاحتفاظ بالرموز التي يتجاوز عدد الخلايا التي تستغلها اكثراً من 160 خلية(pixel) ومن خلال هذه العملية نعمل على ازالة النقاط التي يحتويها النص او الفارزة او النقطة او اي رمز تكون عدد خلاياه اقل من ذلك وقد تم ذلك من خلال قياس ابعاد كل رمز موجود في الصورة ومقارنته مع حد العتبة الذي تم ايجاده تجريبياً وببلغت قيمته 160، فاذا كانت ابعاد الرمز اكبر من حد العتبة نعمل على ازالتة من المستند النصي وعكس ذلك يتم الاحتفاظ بذلك الرمز في المستند. حيث نلاحظ في الشكل (12) نتيجة تطبيق هذه المرحلة على النص المذكور في الشكل (11) من خلال ازالة الاحرف المفصولة والنقط والفوارز الموجودة في المستند الاصلي.

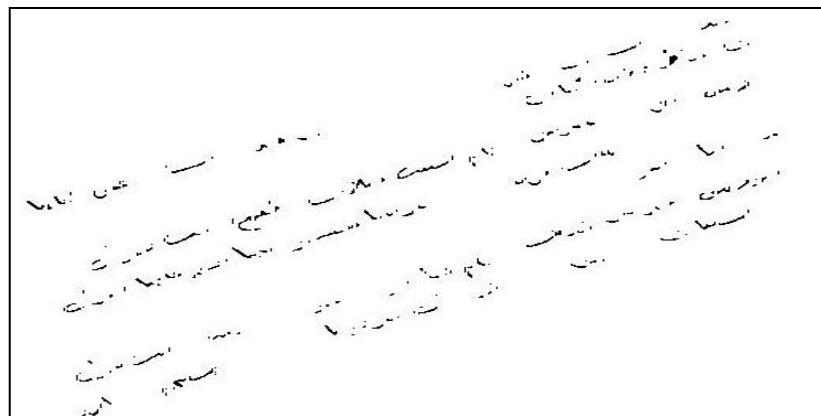
ثانياً: لكل رمز تم الاحتفاظ به قم بحساب عدد مرات استخدام كل عمود في ذلك الرمز واذا ما كانت نسبة تكرارية عمود معين اقل من حد العتبة (وقد تجريبياً وهو 0.5) والذي يمثل اطول مستقيم افقي ظاهر في الرمز فقم بالاحتفاظ بجميع النقاط التي تتخذ من قيمة هذا العمود اساساً لاحاديثاتها، بينما نقوم بازالة ما عدا ذلك من قيم خاصة بالرمز لاعادة اخرى لم تتحقق هذا الشرط والتعریض عنها بالرقم 0 بدلاً من 1. ونتيجة لذلك نحصل على الرموز التي تمتلك اطول مستقيم افقي. ويمكن ايضاح ذلك من خلال تطبيق هذه المرحلة على مقطع نصي معين كما مذكور في الشكل (13). والشكل (14) يوضح الية تطبيق هذه المرحلة على المستند النصي المذكور في الشكل(11).



الشكل(12): تطبيق المرحلة الاولى من الخوارزمية المقترحة

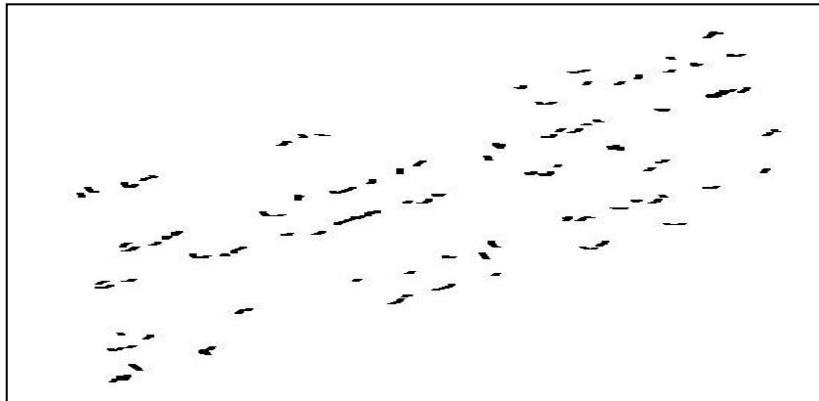


الشكل(13) مثال تطبيقي للمرحلة الثانية من الخوارزمية المقترنة



الشكل(14): تطبيق المرحلة الثانية من الخوارزمية المقترنة

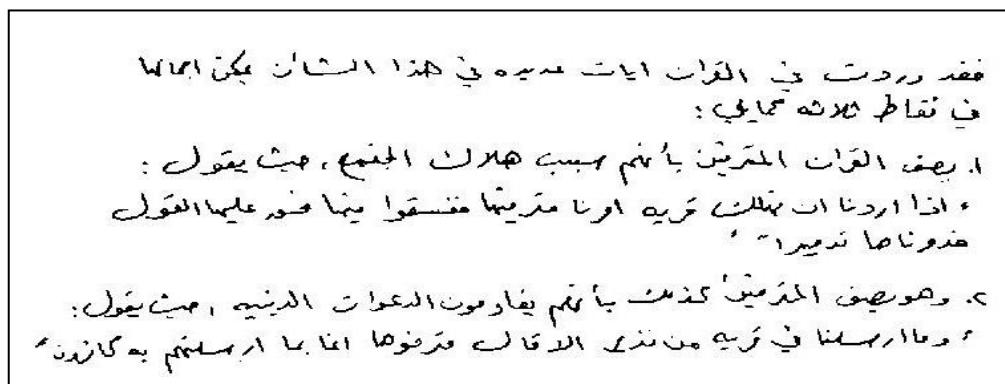
ثالثاً: لكل رمز نتج عن المرحلة السابقة قم بحساب عدد الاسطэр له واعتمد على حد العتبة الخاص بعدد الاسطэр والبالغ 0.4 لتحديد امكانية الاحتفاظ بالرمز اذا كان عدد اسطره اقل من 0.4 اما اذا زاد عن ذلك فقم بازالته. (كما موضح في الشكل(15)).



الشكل(15) :تطبيق المرحلة الثالثة من الخوارزمية المقترحة

وبذلك تكون قد احتفظنا باقل عدد ممكن من الرموز التي تحتوي على اطول خطوط مستقيمة افقية واردة في النص، وفيما بعد يتم استخدام مخرجات هذه الخوارزمية كقاعدة بيانات لتحويل Hough مرة وتحويل Radon مرة اخرى لنحصل باستخدام كلا التحويلين على زاوية الانحراف الازمة لازالة الانحراف في المستند النصي.

5. تدوير الصورة باستخدام زاوية الانحراف المستخرجة من الخوارزمية السابقة وقد تم الاستناد على الابعاد الموجودة في لغة ماتلاب لانجاز هذا الامر. والشكل(16) يوضح نتيجة تطبيق زاوية الانحراف المستخرجة على المستند النصي المذكور في الشكل(11).



الشكل(16) :تطبيق زاوية الانحراف المستخرجة على المستند النصي المذكور في الشكل(11).

(4) النتائج والمناقشة:

بالاعتماد على نصوص عربية مكتوبة يدوياً لثمانية أشخاص بمعدل 5 نصوص لكل شخص. أي ان لدينا قاعدة بيانات تقدر بـ 40 نص. تم استخدامها في الخوارزميات الخاصة بمراحل عمل النظام السابق الذكر وجدنا ان زاوية الانحراف المحسوبة عند استخدام تحويل Hough قد اقتربت بشكل كبير من زاوية الانحراف الاصلية وكانت افضل مما حصلنا عليه عند استخدام تحويل Radon والجدول(1) يبين نتيجة تطبيق هذه الخوارزمية على مجموعة من النصوص ومقارنته مع مقدار الانحراف الفعلي .

الجدول(1) : تطبيق الخوارزمية المقترحة لقياس زاوية الانحراف

المستند النصي	زاوية الانحراف الفعلية	زاوية الانحراف باستخدام تحويل Hough	زاوية الانحراف باستخدام تحويل Radon
1	82°	81.875°	80°
2	64°	63.43°	63°
3	66°	66.125°	65°
4	-8°	-7.6875°	-7°

وكانت نسبة التقارب بين الزاوية المرغوبة والزاوية المستخرجة بواسطة تحويل Hough حوالي 97% بينما كانت نسبة التقارب بين الزاوية المرغوبة والزاوية المستخرجة بواسطة تحويل Radon تقدر بـ 92%. ويمكننا ان نعزى سبب تفوق تحويل Hough كونه اكثراً قدرة على تحديد زاوية انحراف للبيانات المتناثرة مقارنة مع تحويل Radon الذي كان اكثراً كفاءة عند استخدامه على كامل النص . وبذلك يمكننا استنتاج كفاءة الخوارزمية المستخدمة عند الحافظها بتحويل Hough. لهذا سنسعى نحو تطوير هذه الخوارزمية لكي تتمكن من معالجة المستندات النصية الحاوية على رسوم بيانية او صور من اجل الاهتمام بتدوير كامل المستند المحتوي على نصوص وصور. ومن خلال تطوير هذه الخوارزمية يمكننا الاتكال عليها لاحقاً لبناء نظام تمييز نصوص عربية لاستخدامها لاحقاً في تطبيقات عدّة مثل الترجمة الآلية وتحويل النص المكتوب الى صوت مسموع.

ملحق

(شفرات البرنامج الخاص بالخوارزمية المقترحة)

```
imgfile='c:\charrecog\p14.jpg'; % المستند النصي المدخل
im=imread(imgfile);
im1=rgb2gray(im);% تحويل المستند الى اللون الرمادي
im2=medfilt2(im1,[3 3]);% ازالة التشوّهات في المستند النصي المدخل
[level] = graythresh(im2);% تحديد حد العتبة لتحويل الصورة من اللون الرمادي الى اللونين الابيض والاسود
BW=im2bw(im2, level);% تحويل الصورة الى اللونين الابيض والاسود
[imx,imy]=size(BW);
BW2 = bwareaopen(BW,160);% ازالة الرموز التي عدد خلاياها اقل من 160 خلية
se = strel('line',30,0);
BW3 = imdilate(BW2,se);
BW4 = imfill(BW3,'holes');
siz=size(BW4);
start1=1; end1=siz(1,1); flag=0;% حساب تكرارية كل عمود وسطر في الرموز المستخدمة فس النص المدخل
for i=1:siz(1,1)
    if (sum(BW4(i,:))==0)&&(flag==0)
        start1=i+1;
    else
        flag=1;
    end
end
flag=0;
for i=siz(1,1):-1:1
    if (sum(BW4(i,:))==0)&&(flag==0)
        end1=i-1;
    else
        flag=1;
    end
end
g=1;
for i=start1:end1
    BW5(g,:)=BW4(i,:); g=g+1;
end
L = bwlabel(BW5,4); val1=unique(L);
sizeofval=size(val1);
[imx,imy]=size(BW5);
BW6=zeros(imx,imy);
for j=2:sizeofval(1,1)
    n3=zeros(imx,imy);
    [r,c] = find(L==val1(j));
    rc = [r c];
    [sx sy]=size(rc);
    for i=1:sx
        x1=rc(i,1) ; y1=rc(i,2) ; n3(x1,y1)=1;
    end
end
```

```

[r1,c1] = find(n3==1); %val1(dx));
rc1 = [r1 c1];
[sx1 sy1]=size(rc1);
xc1=rc1;
xc1=sorting(xc1,sx1,1);
for i=xc1(sx1,1):xc1(1,1)
    sums(i)=sum(n3(i,:));
end
maxes=max(sums);
sums=sums/maxes;
for i=xc1(sx1,1)+1:xc1(1,1)
    dif(i)=abs(sums(i)-sums(i-1));
end

for i=xc1(sx1,1):xc1(1,1)
if (sums(i)>=0.5)&&(dif(i)>=0.09)
    for k=1:sx1
        if rc1(k,1)==i
            x1=rc1(k,1) ;      y1=rc1(k,2) ;
            BW6(x1,y1)=1;
        end
    end
end
BW7=bwareaopen(BW6,140);
se = strel('line',10,0);
BW8 = imerode(BW7,se);%           hough   استخدام تحويل
[H,T,R] = hough(BW8,'ThetaResolution',1/16,'RhoResolution',0.5);
imshow(H,[],'XData',T,'YData',R,...           'InitialMagnification','fit');
xlabel('\theta'), ylabel('rho');
axis on, axis normal, hold on;
P = houghpeaks(H,1); x = T(P(:,2)); y = R(P(:,1));
lines = houghlines(BW8,T,R,P);%, 'FillGap',5,'MinLength',10);
plot(x,y,'s','color','white');
figure,imshow(BW); hold on
for k = 1:length(lines)
    xy = [lines(k).point1; lines(k).point2];
    plot(xy(:,1),xy(:,2),'LineWidth',2,'Color','green');
    plot(xy(1,1),xy(1,2),'x','LineWidth',2,'Color','yellow');
    plot(xy(2,1),xy(2,2),'x','LineWidth',2,'Color','red');
end
theta1 = 0:179;
[R,xp] = radon(BW8,theta1); ss1=size(R);%       radon   استخدام تحويل
for i=1:ss1(1,1)
    r=R(i,:);    [C,I] = max(r);    Pk(i)=C;    Locs(i)=I;
end
[p,l] = findpeaks(Pk); ss=size(l);
[C,I] = max(p); thq=Locs(l(I)) ;           تدوير النص المدخل
BWW = imrotate(BW,thq);%
BWW = imrotate(BW,lines(1).theta+90); %

```

- [1] Mohamed C., Nawwaf K., Cheng-lin L., Ching Y.Suen,(2007), "Character Recognition Systems", A Guide for Students and Practitioners, A John Wiley & Sons, INC. publication.
- [2] Atallah M. Al-Shatnawi and Khairuddin O.,(2008), "Methods of Arabic Language Baseline Detection – The State of Art", Arab Research Institute in Sciences & Engineering, ARISER, Vol. 4, No. 4 ,185-193.
- [3] Khorsheed, M.S. ,(2002)," Off-line Arabic character recognition - a review", Pattern Analysis & Applications,5(1): 31-45.
- [4] Peter B.,(2004)," Arabic Handwriting Recognition", MSC. Thesis, School Of Informatics , University of Edinburgh.
- [5] Abbas H. Hassin, Huang Jian-hua, Tang Xiang-long,(2003),"offline Arabic character recognition system", Journal of Harbin Institute of Technology, Vol. 10, No. 1.
- [6] Arun A. ,(2008)," Skew Detection Using Hough Transform", MSC. Thesis In Computer Science and Engineering, THAPAR University.
- [7] Khairuddin O., Abd.Rahman R., Ramlan M. and MD. Nasir S.,(2002), " Skew Detection And Correction Of Jawi Images Using Gradient Direction", *Jurnal Teknologi*, 37(D) : 117–126.
- [8] S. Lowther, V. Chandran and S. Sridharan,(2002)," An Accurate Method for Skew Determination in Document Images", Digital Image Computing Techniques and Applications, Melbourne, Australia.
- [9] S. M. Murtoza H., Nawsher A. N. and Mumit Khan,(2006), " Skew Angle Detection of Bangla Script using Radon Transform", Proc. of 9th International Conference on Computer and Information Technology,Dhaka, Bangladesh.
- [10] Yue Lu , Chew Lim Tan, (2003), " A nearest-neighbor chain based approach to skew estimation in document images", Pattern Recognition Letters 24 , 2315–2323.
- [11] Atallah M. Al-Shatnawi and Khairuddin O.,(2009), " Skew Detection and Correction Technique for Arabic Document Images Based on Centre of Gravity", Journal of Computer Science 5 (5): 363-368.
- [12] هند رستم شعبان,(2008), "اسسیات معالجة الصور الرقمية", رقم الایداع في دار الكتب والوثائق الوطنية بغداد(2501).

- [13] L. Hayat , M. Fleury and A. F. Clark,(1995), "Two-dimensional median Filter Algorithm For Parallel reconfigurable computers", IEE proc. Vis. Image Signal Process., Vol. 142, No. 6.
- [14] Vahid Kiani, Reza Pourreza & Hamid Reza Pourreza,(2008), " Offline Signature Verification Using Local Radon Transform and Support Vector Machines", International Journal of Image Processing (IJIP) Volume(3), Issue(5),184-194.
- [15]Carsten Høilund, (2007), " The Radon Transform", Aalborg University, VGIS, 07gr721.
- [16] Kyewook Lee,(2006), " Application Of The Hough Transform", University of Massachusetts, Lowell.
- [17] Ghassan Hamarneh , Karin Althoff, Rafeef Abu-Gharbieh,(1999), " Automatic Line Detection", project Report for the Computer Vision Course, Lund.
- [18] Mohamed Fakir, M. M. Hassani, Chuichi Sodeyama,(2000), " On The Recognition Of Arabic Characters Using Hough Transform Technioue", Malaysian Journal of Computer Science, Vol. 13 No. 2, pp. 39-47.

Proposed Algorithm to Determine the Skew Angle Using Hough / Radon Transforms

Iman Qays Abduljaleel

Basrah University-Science College-Computer Dept.

Basrah_Iraq

emankais@yahoo.com

Abstract

Optical Character Recognition (OCR) is the most important areas seeking researchers to make progress to provide easy transfer of handwritten documents or printed documents by computer, which have only a paper document about it and work to save it in digital form to use it in the transmissions of different text script. In order to increase the efficiency of recognition of these characters go through the processing of symbols scanned many of the steps, and the first step in this area is to find the skew angle, which may cause the development of the page in your scanner are skewed a certain angle which make the process of recognition very difficult. .

Through this research we have proposed the use of a special algorithm to reduce data input page which will be passed on to the Hough / Radon transforms in order to know the capacity of each of these transforms at the expense of skew angle depending on the algorithm proposed. And then we will rotate the original text page by the skew angle measured to get later on the same document clearly in the correct order to facilitate used later in any dealing interest with this area. We adopted in our present set of handwritten texts to be used as a database for the deviation of the proposed modified algorithm.