

DOI: <https://doi.org/10.32441/kjps.02.02.p22>

خوارزمية مهجنة بين الشبكة المناعية الاصطناعية وتقنية ANFIS مع التطبيق

أ.م.د. عمر صابر قاسم
كلية علوم الحاسوب والرياضيات، جامعة الموصل، الموصل، العراق.
¹ omarsaber79.os@gmail.com, ²israaru.alkhayyat@gmail.com

الملخص

تم في هذا البحث تطوير إحدى خوارزميات الذكاء المناعي الاصطناعي وتحديد الشبكة المناعية الاصطناعية (Artificial Immune Network) باستخدام تقنية نظام الاستدلال الضبابي العصبي التكيفي (Adaptive Neuro Fuzzy Inference System) والتي يرمز لها اختصاراً ANFIS وذلك من خلال استخدام الذاكرة المناعية (Immune Memory) الناتجة من الشبكة المناعية كمدخلات لتقنية ANFIS لأجل زيادة فرصة تدريب نموذج يعتمد على أسلوب محاكاة أنماط البيانات، إذ أن الذاكرة المناعية الناتجة من الشبكة المناعية تقوم بعمل نسخ للبيانات بخصائص مشابهة للبيانات الأصلية، وقد أثبتت الخوارزمية المقترحة أنها ذات نتائج أفضل وأكفئ في التعرف على الأنماط مقارنة مع النظام المناعي الاصطناعي الاعتيادي.

الكلمات الدالة: الشبكة المناعية الاصطناعية، نظام الاستدلال الضبابي العصبي التكيفي.

A Hybrid Algorithm Between the Artificial Immunological Network and the ANFIS Technique with Application

Omar S.Kasim¹

Israa Ru.Alkhayyat²

^{1,2} College of Computer Science & Mathematics, Mosul University, Mosul, Iraq.

¹ omarsaber79.os@gmail.com, ²israaru.alkhayyat@gmail.com

ABSTRACT

In this research, we have taken one of the artificial immune intelligence algorithms, namely the Artificial Immune Network, was developed using the Adaptive Neuro Fuzzy Inference System (ANFIS) by using the Immune Memory, The immunological network as an input to ANFIS technology to increase the chance of training a model based on the pattern of simulation of data patterns, as the immune memory resulting from the immunological network makes copies of data with characteristics similar to the original data. The proposed algorithm proved to have better and more efficient results rack on the patterns compared with the usual artificial immune system.

Keywords: *Artificial Immune Network, Adaptive Neuro Fuzzy Inference System.*

Introduction

1. المقدمة

النظر إلى المستقبل البعيد قد يكون من اختصاص كتاب الخيال العلمي أما النظر إلى ما سيأتي بعد سنوات فهو توقع يدعمه الكثير إلى ما توصلنا إليه في مجالات البحث العلمي بشكل عام وبحوث الذكاء الاصطناعي بشكل خاص. إذ تعد تقنيات الذكاء الاصطناعي بإمكاناتها المذهلة وتطبيقاتها الواسعة في مختلف جوانب الحياة الأثر الواضح في خدمة العلوم المختلفة بكافة تخصصاته بما فيها التعرف على الأنماط.

ومن هذا المنطلق أصبحت هذه التقنيات مفتاح التطور الأساس لما تمتلكه من ميزات معالجة ولأسلوب بناءها المتوازي، إذ تم بناء نظام خبير يستطيع إن يصنف البيانات اعتمادا على معلومات المعطاة وأدلة العلمية المعتمدة وهذا يتطلب تعاونا كبير بين علماء الذكاء الاصطناعي وعلماء العلوم المختلفة، فالعلم لم يعد مقتصرأ على الوسائل الكلاسيكية بل أمتد وتطور في الكثير من الدول المتقدمة وأصبح يعتمد بشكل كبير على تكنولوجيا المعلومات ووسائل الاتصالات لتصنيف الكثير من الحالات.

إذ تم في هذا البحث دراسة إحدى أحدث تقنيات الذكاء الاصطناعي وهي الشبكة المناعية الاصطناعية والتي تعتمد في عملها بشكل أساسي على مفهوم الذاكرة المناعية مع تقنية نظام الاستدلال الضبابي العصبي التكيفي، وذلك

من خلال اخذ الصفات الايجابية لكلا التقنيتين لبناء نظام مهجن بين التقنيتين للتعرف على أنماط البيانات النباتية وتحديدًا بيانات نبات زهرة السوسن والمعروفة بالاسم اللاتيني Iris . حيث أثبتت التقنية المقترحة أنها ذات نتائج أفضل وأكثر في التعرف على أنماط البيانات وتحديد نوع كل حالة وذلك من خلال مقارنة نتائج كل من التقنية المقترحة مع تقنية الشبكة المناعية الاصطناعية في التعرف على أنماط نبات زهرة السوسن Iris وذلك بالاعتماد على عاملي الزمن (Time) ونسبة متوسط معدل مربع الخطأ (Mean Square Error) والذي من خلالهما يتم حساب كفاءة الطريقة المقترحة بالنسبة لطريقة الشبكة المناعية الاصطناعية.

The Previous Studies

2. الدراسات السابقة

تعد الأنظمة المهجنة فرع من فروع الذكاء الاصطناعي والذي يعتمد في عمله على دمج تقنيتين أو أكثر حسب طبيعة المسألة المراد حلها، إذ قدمت العديد من الدراسات في هذا المجال نستعرض بعضها منها. في عام (2005) قدم كل من (Kemal Polat, Seral Şahan, Halife Kodazand Salih Güneş) بحثاً وظيفاً فيه استخدام خوارزميات النظام المناعي الاصطناعي مع المنطق المضطرب في تصنيف الصور الرقمية [13].

وفي عام (2007) قدم كل (Salam A.Ismaeel, Ahmed M.Hassan, and Ali Farouq) دراسة تضمنت نظام الاستدلال الضبابي العصبي التكيفي على منظومة الملاحة حيث تم اخذ الصفات كلا من منظومة تحديد الموقع العالمي ومنظومة الملاحة بعزم القصور الذاتي ذوات الخواص المتناقضة فيما بينهما من أجل الحصول على منظومة متكاملة في عملها للحصول على ملاحة دقيقة في سرعة إعطاء المعلومة إذ يجب أن تحل قبل إعطاء أي تكامل بينهما [5].

وفي عام (2010) قدم الباحث (Ibrahim F.Jasim) دراسة تضمنت استخدام نظام الاستدلال الضبابي العصبي التكيفي لمثبتات أنظمة القدرة إذ تم استخدام الدوائر المتكيفة للحصول على مثبت أنظمة قدرة يمكن هذا للنظام تجنب الصفات السلبية كلا من التقنيتين المنطق المضطرب والشبكات العصبية الاصطناعية [6]. وفي عام (2015) قدم كل من الباحثين (Mahmoud Reza Saybani, Shahaboddin Shamshirband, Shahram Golzari, Teh Ying Wah, Aghabozorgi Saeed, Miss Laiha Mat Kiah, Valentina Emilia Balas) بحثاً لتشخيص مرض السل من خلال نظام طبي خبير يعتمد على النظام المناعي الاصطناعي وتضمنت هذه الدراسة 175 عينة منها 114 عينة للذين كانوا مصابين بمرض السل و 61 للذين لم يصابوا بالمرض [14].

Pattern Recognition

3. التعرف على الأنماط

يعد نظام التعرف على الأنماط أو تمييز الأنماط هو علم وصف (تمييز) أو تصنيف المعايير, إذ يعرف النمط (Pattern) بأنه أي شيء (Object) يمتلك عدة صفات, كما تعرف صفة النمط (Pattern Feature) بأنها مجموعة من المعايير التي يمتلكها ذلك النمط (كاللون, التردد... الخ) [12].

يتم التعرف على الأنماط من خلال تقسيم البيانات إلى مجموعات معينة مبنية على صفات موحدة تعرف بصنف النمط (Pattern Class) ويفترض بالأصناف (Classes) أن تعطي تصنيف جميع أنماط البيانات المطلوب التعرف عليها, وذلك من خلال الحد الفاصل (Decision Boundary) المحيط بمنطقة التصنيف [19].

Artificial Immune System

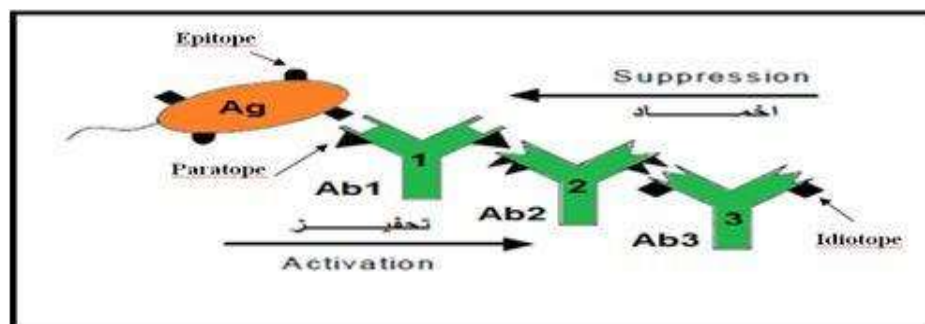
4. النظام المناعي الاصطناعي

تعد تقنية الأنظمة المناعية الاصطناعية (Artificial Immune Systems) والتي تكتب اختصاراً (AIS) من أهم أصناف علوم الحاسوب الحديثة في مجال علم الذكاء الاصطناعي والتي يتم من خلالها محاكاة النظام المناعة الطبيعي إذ تعتمد هذه التقنية على مبادئ وعمليات مستوحاة من آليات العمل الطبيعية التي يقوم بها النظام المناعي في جسم الإنسان [4][21].

تم في هذا البحث التطرق إلى إحدى هذه التقنيات وهي الشبكة المناعية الاصطناعية والمستوحاة من نظرية الشبكة المناعية الطبيعية (Idiotypic) إذ تعتمد في عملها على الخلايا المناعية نوع B-Cell التي يحفزها النمط الغريب (المستضد Ag) لتكون شبكة مترابطة من الأجسام المضادة Ab والتي من خلالها يتم التعرف على النمط الغريب Ag ويتم ذلك من خلال مرحلتين:

الأولى: تحفيز الشبكة (Activation Network): إذ يتم ربط مستقبل الجسم المضاد (Paratope) مع مستقبل المستضد (Epitope) بقوة اتصال معينة تعرف بقوة التطابق (Matching).

الثانية: إخماد الشبكة (Suppression Network): يتم ربط مستقبل جسم مضاد (Idiotope) مع مستقبل جسم مضاد آخر (Idiotope), وبذلك فإن الجسم المضاد Ab2 يمتلك صورة ذاكرة داخلية (Internal Memory Image) عن الجسم المضاد Ab1 [15]. الموضحة في الشكل الآتي:



الشكل (1): يوضح آلية عمل نظرية الشبكة المناعية.

5. معمارية الشبكة المناعية الاصطناعية (AIN)

اقترحت خوارزمية AIN من قبل (De Castro and Von Zuben) عام 2001, إذ تتكون من الخطوات الآتية: [1]

الخطوة الأولى: التهيئة (Initialization): إنشاء مجتمع ابتدائي عشوائي من مجموعة الكاشفات (الأجسام المضادة Ab), ولتكن $M = \emptyset$, (Memory Immune) الذاكرة المناعية.

الخطوة الثانية: التمثيل (Representation): لكل نمط غريب مدخل (i) الذي يمثل (المستضد Ag) الاستمرار في إجراء الخطوات الآتية :

- الاختيار النسيلي (Clonal Selection): لكل نمط غريب مدخل (المستضد Ag) يتم إيجاد درجة صلتها (Affinity Degree) مع مجموعة الكاشفات (الأجسام المضادة Ab) ويتم ذلك من خلال تطبيق إحدى دوال درجة الصلة فمثلاً تطبيق دالة المسافة الاقليدية.
- يتم اختيار (n) من الكاشفات (الأجسام المضادة Ab) التي تمتلك درجة الصلة عالية (High Affinity) مع النمط الغريب (المستضد Ag) ويتم استنساخها (Clone) بشكل يتناسب مع صلتها (أي التي تملك صلة عالية لها نسبة اختيار اكبر) أي أن عدد النسخ يتناسب طردياً مع مقدار درجة الصلة.
- تغير الصلة (Affinity Mutation): يتم تطبيق عملية الطفرة (التغير) إذ يتم تغير نسخ الكاشفات (الأجسام المضادة Ab) بصورة تتناسب عكسياً مع درجة صلتها أي التي تمتلك أعلى مقدار للصلة تكون نسبة التغير صغيرة والعكس بالعكس.
- يتم حساب درجة صلة مجموعة الكاشفات (الأجسام المضادة Ab) المحسنة مع النمط الغريب المدخل (المستضد Ag) (i), ويتم اضافتها إلى مجموعة الذاكرة المناعية.
- الموت الطبيعي (Natural Death): إزالة مجموعة الكاشفات (الأجسام المضادة Ab) المحسنة التي لها درجة صلة أقل من حد العتبة (Pruning Threshold) مع النمط الغريب (المستضد Ag) وتكتب اختصاراً (tp).
- الإخماد النسيلي (Clonal Suppression): حساب درجة الصلة بين مجموعة الكاشفات (الأجسام المضادة Ab) المحسنة (Ab-Ab) وإزالة منها مجموعة الكاشفات (الأجسام المضادة Ab) التي لها درجة صلة أقل من حد العتبة الإخماد (Suppression Threshold) وتكتب اختصاراً (ts).
- دمج مجموعة الكاشفات (الأجسام المضادة Ab) المتبقية من الذاكرة مع مجموعة الكاشفات (الأجسام المضادة Ab) للشبكة.

الخطوة الثالثة: إخماد الشبكة (Network Suppression): حدد درجة الصلة بين مجموعة الكاشفات (الأجسام المضادة Ab) للشبكة وإزالة الكاشفات (الأجسام المضادة Ab) التي لها درجة صلة بالبقية أقل من عتبة الإخماد (ts).

الخطوة الرابعة: استبدال الكاشفات (الأجسام المضادة Ab) التي تكون درجة صلتهم قليلة بآخرين يتم توليدهم بشكل عشوائي .

الخطوة الخامسة: تكرار الخطوات من (2-4) إلى أن يتحقق مقياس التوقف.

6. نظام الاستدلال الضبابي العصبي التكيفي Adaptive Neuro Fuzzy Inference System

هو نظام حاسوبي ذكي يعتمد في عمله على تهجين بين تقنيتين المنطق المضطرب والشبكات العصبية الاصطناعية، ويتم ذلك من خلال اخذ الصفات الايجابية لكلا التقنيتين و التغلب على الصفات السلبية من اجل تصميم نظام ذو كفاءة أعلى لمعالجة البيانات واتخاذ القرار، إذ تعتمد كلا التقنيتين في عملهما على محاكاة آلية معالجة المعلومات بطريقة أكثر شبهاً للعقل البشري. فإذا دمجت كلا التقنيتين باعتبار أن احدهما مكمل للآخر تتحقق نتائج أفضل مما لو طبقت لوحدها [5][8].

Fuzzy Logic

1.6 المنطق المضطرب

إن منطق الغموض لا يعني التفكير المضطرب بل هو أسلوب لمعالجة حالات الغموض واللادقة في حياتنا إذ تعد نظرية المنطق المضطرب توسيع للمنطق التقليدي والتي اقترحها العالم لطفي زاده من جامعة كاليفورنيا عام 1965. والتي تعتمد في عملها على المجموعة المضطربة (Fuzzy Set) التي تتميز عن المجموعة الاعتيادية (Ordinary Set) وتسمى أيضا المجموعة الهشة (Crisp Set) بان حدودها مرنة وليست قطعية ولا يمكن تعريف حدودها بشكل دقيق، إذ يمكن تمثيل ذلك بالفرضية الآتية لنفترض لدينا عنصر ما ولننتعرف على درجة انتماء ذلك العنصر للمجموعة الاعتيادية فان ذلك العنصر قد ينتمي أو لا ينتمي لمجموعة ويمكن تمثيلها بالمعادلة الآتية:

$$M_A(x) = \begin{cases} 1 & \Leftrightarrow x \in A \\ 0 & \Leftrightarrow x \notin A \end{cases} \quad \dots (1)$$

أما في المنطق المضطرب يكون للعنصر له انتماء جزئي ودرجة انتماء يطلق عليها درجة العضوية وتكون درجة عضوية مجموعة جزئية من مجموعة شاملة. فلو كانت X تمثل المجموعة الشاملة (Universal Set) فان المجموعة المضطربة A من X هي عبارة عن مجموعة الأزواج المرتبة (Ordered Pairs) والموضحة بالشكل الآتي [9][1]:

$$A = \{x, M_A(x)\} \quad \dots (2)$$

حيث أن:

x: هو عنصر في المجموعة X.

$M_A(x)$: تمثل درجة العضوية العنصر x في A .

ودرجة العضوية $M_A(x)$ تقع بين 0 و 1.

بما أن مفهوم المنطق المضبيب يعتمد بشكل أساسي على مبدأ أنه لا يوجد انتماء كلي للمجموعات، فهناك ثمة انتماء أو انتماء جزئي بمستوى يتحدد من خلال معالجة المعلومات وقد أطلق على هذه المستويات دالة العضوية (Membership Function) التي يتم من خلالها تحديد نسبة الانتماء إلى خصائص المجموعة، وان هذه الدالة يقع مداها بين الصفر والواحد كما أن لها أشكالاً متعددة منها [7]:

(1) دالة كاوس (Gaussian Function):

$$\mu(x) = e^{-\frac{(x-c)^2}{2\sigma^2}} \quad \dots\dots(3)$$

إذ تمثل c وتمثلان على التوالي الرأس العلوي للشكل وبعد الأطراف عن مركز الشكل.

(2) دالة العضوية ذات الشكل المثلثي (Triangular Function):

$$\mu(x) = \begin{cases} 0 & x \leq a \\ \frac{x-a}{b-a} & a \leq x \leq b \\ \frac{c-x}{c-b} & b \leq x \leq c \\ 0 & c \leq x \end{cases} \quad \dots\dots(4)$$

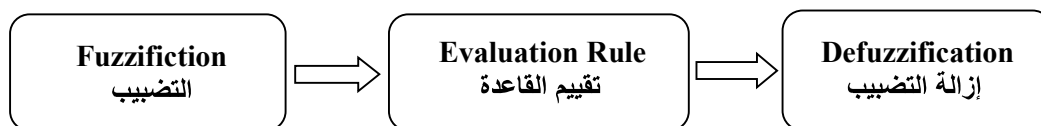
حيث أن a و b و c هي معلمات الدالة، a و c تمثلان قوائم الدالة المثلثية وقيمة b تمثل رأس المثلث.

(3) دالة العضوية ذات الشكل شبه المنحرف (Trapezoidal Function):

$$\mu(x) = \begin{cases} 0 & x \leq a \\ \frac{x-a}{b-a} & a \leq x \leq b \\ 1 & b \leq x \leq c \\ \frac{d-x}{d-c} & c \leq x \leq d \\ 0 & d \leq x \end{cases} \quad \dots\dots(5)$$

حيث أن كل من a و b و c و d هي معلمات للدالة وأن a و d تمثلان الرؤوس السفلى للشكل في حين b و c تمثلان الرؤوس العليا.

إن أهم ما يميز النظام المضبيب هو قدرته على التعامل مع البيانات اللغوية والتي تختلف عن البيانات الرياضية بأنها تأخذ من الكلمات كقيم للإدخال للبيانات للنظام المضبيب وهذا ما يميزه عن الأنظمة الذكائية الأخرى التي تتعامل مع الأرقام كقيم للإدخال. ولتصميم أي نموذج مضبيب لابد من أن يمر بالمراحل المعالجة الموضحة بالمخطط الآتي [18]:



Fuzzy Inference System

2.6 أنظمة الاستدلال المضببة

إن نظام الاستدلال المضبب بشكل عام هو أسلوب الذي يستخدم التفكير المضبب لتحويل فضاء الإدخال إلى فضاء الناتج بالاعتماد على قاعدة (If...Then), إذ يوجد نوعان من أنظمة الاستدلال المضببة الأساسية لأجل عمل القواعد المضببة لاتخاذ القرار المناسب في معالجة البيانات:

(1) نظام الاستدلال الضبابي مامداني Mamdani.

(2) نظام الاستدلال الضبابي تاكاجي-سوجينو Takagi-Sugeno.

يعد نظام الاستدلال من نوع مامداني من أكثر الأنظمة انتشاراً وملائم لكثير من الإدخالات البشرية، إذ يستخدم أسلوب عكس التضبيب (Defuzzification) على المجموعة المضببة الناتجة من حاصل جمع المجموعات المضببة لكل قاعدة في جزء تابع (Consequent)، إذ يتم تمثيل الإخراج فيه بشكل مجاميع مضببة بالاعتماد على قاعدة (If...Then) ويمكن توضيح ذلك بالصيغة الآتية:

يعد نظام الاستدلال من نوع مامداني من أكثر الأنظمة انتشاراً وملائم لكثير من الإدخالات البشرية، إذ يستخدم أسلوب عكس التضبيب (Defuzzification) على المجموعة المضببة الناتجة من حاصل جمع المجموعات المضببة لكل قاعدة في جزء تابع (Consequent)، إذ يتم تمثيل الإخراج فيه بشكل مجاميع مضببة بالاعتماد على قاعدة (If...Then) ويمكن توضيح ذلك بالصيغة الآتية:

$$R_i : IF x \text{ is } A_i \text{ THEN } y \text{ is } B_i \quad i = 1, 2, \dots, K$$

A_i : تمثل معلمات الأسبقية (Antecedent).

B_i : تمثل مجموعة النواتج التابعة (Consequent).

أما نظام الاستدلال من نوع تاكاجي-سوجينو يقوم هذا النظام بتوليد القواعد المضببة بالاعتماد على نوع بيانات الإدخال والإخراج وأما الناتج (Y) فيحسب بأخذ معدل الأوزان للقواعد، إذ يتم تمثيل الإخراج فيه بشكل قيم ثابتة ويمكن توضيح ذلك كما يأتي [10][18][20]:

$$R_i : IF x \text{ is } A_i \text{ THEN } Y_i = a_i^T x + b_i \quad i = 1, 2, \dots, K$$

a_i : متجه معلمات التابع, b_i : مقياس تعديل.

كما أن المعدل الموزون للقواعد يحسب من خلال المعادلة الآتية :

$$Y = \frac{\sum_{i=1}^K \beta_i(x) y_i}{\sum_{i=1}^K \beta_i(x)} = \frac{\sum_{i=1}^K \beta_i(x) (a_i^T x + b_i)}{\sum_{i=1}^K \beta_i(x)} \quad \dots (6)$$

$\beta_i(x)$: تمثل دالة العضوية.

وكحالة خاصة عندما يكون من الرتبة صفر (Zero-Order Polynomials) فإن التابع يكون بالشكل الآتي:

$$Ri: \text{IF } x \text{ is } A_i \text{ THEN } Y = b_i \quad i = 1, 2, \dots, k$$

7. معمارية نظام الاستدلال الضبابي التكيفي (ANFIS)

تتكون معمارية هذا النظام من خمسة طبقات, والتي تعتمد على التهجين بشكل أساسي لتمثيل معلمات أنظمة الاستدلال من نوع (تاكاجي-سوجينو Takagi-Sugeno), إن أهم الصفات التي يمتلكها نظام المنطق المضطرب انه يعتمد على قواعد لغوية (If... Then) لذلك فهو يحتاج إلى أن تكون بيانات التدريب متغيرات لغوية لذلك فإن النظام يوصف بشكل لغوي.

أما ما يميز الشبكات العصبية الاصطناعية فإنها تملك أمثلة تدريب كافية بدون معرفة البيانات المدخلة, وتتم عملية معالجة المعلومات من خلال استخدام طريقتي المربعات الصغرى (LS) بالاتجاه الأمامي وتطبيق شبكة الانتشار الخلفي (BP) بالاتجاه العكسي وهذا النظام بأكمله يسمى معمارية نظام الاستدلال الضبابي العصبي التكيفي (ANFIS) [17].

الطبقة الأولى: تسمى طبقة التضييب (Fuzzification layer), إذ يتم فيها تضييب المدخلات من خلال دوال العضوية والموضحة بالمعادلة الآتية:

$$O_i^1 = \mu_{A_i}(x) \quad \dots (7)$$

$\mu_{A_i}(x)$: تمثل دالة العضوية.

O_i^1 : الإخراج للطبقة الأولى.

الطبقة الثانية: تمثل طبقة القواعد (Rules), إذ أن كل خلية عصبية في هذه الطبقة تقابل قاعدة مضطربة وحيدة من نوع تاكاجي-سوجينو, وكل خلية قاعدة تستلم الإدخالات من خلايا التضييب وتحسب قوة إثارة القاعدة (Firing Strength) التي تمثلها. في تقنية (ANFIS), ارتباط أسبقيات القاعدة يقدر من خلال حاصل الضرب (Product), وحساب ناتج الخلية العصبية (i) في الطبقة الثانية يتم من خلال المعادلة الآتية:

$$O_i^2 = w_i = \Pi \mu_{A_i}(x) \quad \dots (8)$$

الطبقة الثالثة: الخلية العصبية فهذه الطبقة تستلم الإدخالات من كل الخلايا العصبية في طبقة القاعدة، إذ يتم فيها إجراء عملية التطبيع (Normalization) على الخلايا العصبية لحساب قوة الإثارة. كما أن حساب ناتج الخلية العصبية (i) في الطبقة الثالثة يتم من خلال المعادلة الآتية:

$$o_i^3 = \overline{w}_i = \frac{w_i}{\sum w_i} \dots (9)$$

الطبقة الرابعة: تتم في هذه الطبقة عملية عكس التضييب (Defuzzification)، إذ أن كل خلية عصبية في هذه الطبقة تتصل بخلية التطبيع الخاصة وأيضاً تستلم الإدخالات الأولية (Initial Inputs) مثل (x_1 and x_2). إن كل خلية في هذه الطبقة تحسب قيمة الإخراج للقاعدة المستند على معلمات التوابع:

$$o_i^4 = y_i = \overline{w}_i f_i = \overline{w}_i (p_i x_1 + q_i x_2 + r_i) \dots (10)$$

حيث تمثل p_i و q_i و r_i معلمات التوابع للقاعدة (i).

الطبقة الخامسة: تتكون من خلية عصبية وحيدة تمثل حاصل جمع النواتج للخلايا العصبية في الطبقة السابقة (طبقة عكس التضييب)، ويتم من خلالها حساب الإخراج النهائي لنظام الاستدلال الضبابي العصبي التكيفي (ANFIS) [2].

$$o_i^5 = \sum_i y_i = \sum_i \overline{w}_i f_i = \sum_i \overline{w}_i (p_i x_1 + q_i x_2 + r_i) \dots (11)$$

8. الخوارزمية المقترحة (AIN_ANFIS)

الخوارزمية المقترحة تتألف من مرحلتين أساسيتين من مراحل معالجة البيانات، إذ يتم في المرحلة الأولى استخدام تقنية الشبكة المناعية الاصطناعية من أجل الحصول على أنماط بيانات كافية (حالات جديدة) من خلال اعتماد مفهوم مصفوفة الخزن في الشبكة المناعية والتي تحاكي البيانات الأصلية من خلال الصفات الموجودة في هذه البيانات، إذ إن الآلية التي يعتمد عليها النظام المناعي الاصطناعي (AIS) في تكوين مصفوفة الذاكرة (M) يساهم بشكل مباشر في إيجاد حالات جديدة بالاعتماد على دراسة سلوك الحالات المدخلة بشكل أنماط بيانات التدريب، إلا أن هذه الزيادة في عدد الحالات قد تحتاج إلى وقت أكبر في عملية التصنيف المتبعة في الشبكة المناعية الاعتيادية من خلال سلوك المقارنة بين النمط المدخل والأنماط المخزونة في مصفوفة الذاكرة، لذلك تم تطبيق تقنية (ANFIS) في المرحلة الثانية لأجل تصنيف بيانات الاختبار بدلاً من استخدام عملية المقارنة المتبعة في الشبكة المناعية الاعتيادية، حيث أن الخطوات الآتية تبين آلية عمل الخوارزمية المقترحة (AIN_ANFIS) في هذه الدراسة:

1- تهيئة أنماط بيانات الإدخال بشكل مصفوفة (X) صفوفها تمثل عدد الحالات للبيانات وأعمدتها تمثل عدد الميزات التي تم قياسها في كل من هذه الحالات.

- 2- تقسيم أنماط بيانات الإدخال إلى مجموعتين أساسيتين، تمثل الأولى مجموعة أنماط بيانات التدريب (x_{Train}) ويكون عددها (70%) من البيانات في حين تمثل المجموعة الثانية بيانات الاختبار (x_{Test}) ويكون عددها (30%) من البيانات، أي بواقع ثلثين بالمئة من الحالات للتدريب وثلث منها للاختبار.
- 3- استخدام مجموعة بيانات التدريب (x_{Train}) في النظام المناعي لبناء مصفوفة الخزن (Memory Matrix) وذلك من خلال تطبيق مفاهيم الشبكة المناعية الاصطناعية.
- 4- استخدام مصفوفة الخزن (Memory Matrix) الناتجة من الشبكة المناعية كمجموعة بيانات تستخدم في تدريب نموذج (ANFIS).
- 5- استخدام تقنية (ANFIS) في تصنيف حالات الاختبار، بعد أن يتم تدريبها باستخدام البيانات الناتجة من مصفوفة الخزن.
- 6- مقارنة نتائج مجموعة بيانات الاختبار (x_{Test}) مع النتائج الحقيقية، بعد تطبيقها على الخوارزمية المقترحة لمعرفة مدى كفاءتها.

9. تطبيق الخوارزمية المقترحة على بيانات (Iris)

تم تطبيق الخوارزمية المقترحة على بيانات زهرة السوسن (Iris) والمأخوذة من موقع البيانات العالمي (UCI Machine Learning Repository)، حيث أن عدد الحالات للبيانات هي 150 حالة والتي تصنف إلى ثلاث أنواع (النوع الأول يسمى Setosa، والنوع الثاني يسمى Versicolor أما النوع الأخير فيكون من نوع Virginica) حيث يتوزع عددها بنسبة 50 حالة لكل صنف.



Iris_Virginica

Iris_Vericolor

Iris_Setosa

إن مجموعة معلومات زهرة السوسن أو آيريس فيشر قدمت من قبل الخبير الإحصائي والإحيائي البريطاني رونالد فيشر عام 1935 إذ عرفت البيانات باسمه (Fisher Iris Data) ومن خلال دراسته لأنواع الثلاث إذ تتكون البيانات من قراءات تمثل مقياسي الطول والعرض للأوراق التوجيهية (Petal) وكذلك مقياسي الطول والعرض للأوراق الكاسية (Sepal) [3].

إن الخوارزمية المقترحة نموذجاً حاسوبياً يعتمد مبادئ علم الأنظمة الذكائية القادرة على معالجة البيانات بأسلوب يحاكي الأنظمة الحيوية الطبيعية، حيث تم في هذه الخوارزمية المقترحة تطوير تقنية الشبكة المناعية الاصطناعية وذلك من خلال تقنية (ANFIS)، من أجل الحصول على طريقة قادرة على تصنيف البيانات بأسلوب أكثر ايجابية من حيث تقليل نسبة الخطأ والوقت المستغرق في معالجة البيانات.

لقد تم تطبيق الخوارزمية المقترحة (AIN_ANFIS) على بيانات الاختبار (Data) الخاصة بزهرة السوسن والمعروفة بالاسم العلمي اللاتيني (Iris) ومقارنتها مع الشبكة المناعية الاصطناعية (AIN) القياسية، وتم الاعتماد على عدد من المقاييس منها مقياس الزمن (Time) بالثواني (Seconds) ومقياس متوسط مربع الخطأ (Mean Square Error) والذي يكتب اختصاراً (MSE)، حيث يتم حسابه بالشكل الآتي:

$$MSE = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (t_i - Actual_i)^2 \quad \dots \dots \dots (12)$$

حيث أن:

N: عدد الحالات.

t_i : يمثل الإخراج المطلوب (Target Output) للبيانات.

$Actual_i$: يمثل الإخراج الحقيقي (Actual Output) للشبكة.

الجدول (1): مقارنة بين الشبكة المناعية الاعتيادية (AIN) والخوارزمية المقترحة (AIN_ANFIS) في تصنيف أوراق نبات السوسن Iris

مقياس الكفاءة (EFF)	الزمن بالثانية (Time)	معدل مربع الخطأ (MSE)	نوع التقنية المستخدمة (Type of Technique)
2.7723	18.54	0.01944	الشبكة المناعية المهجنة (AIN_ANFIS)
0.0406	324.64	0.44444	الشبكة المناعية الاعتيادية (AIN)

نلاحظ من خلال الجدول (1) أن الطريقة المقترحة (AIN_ANFIS) باستخدام الشبكة المناعية (AIN) وتقنية (ANFIS) أعطت نتائج أفضل من الشبكة المناعية الاصطناعية (AIN) القياسية في تصنيف بيانات (Iris)، وذلك من خلال مقياس معدل مربع الخطأ (MSE).

كما نلاحظ أن الزمن المستغرق في معالجة أنماط بيانات باستخدام التقنية المقترحة (AIN_ANFIS) هو أقل من الزمن المستغرق في معالجة البيانات باستخدام الشبكة المناعية الاصطناعية (AIN) القياسية، ومن خلال ذلك يمكن التأكيد بان التقنية المقترحة (AIN_ANFIS) هي الأفضل في تصنيف أنماط بيانات (Iris)، من الشبكة المناعية الاصطناعية القياسية. إذ تم حساب مقياس الكفاءة (Efficiency Scale) والذي يكتب اختصاراً (EFF) ويمثل المحصلة النهائية لكل من عملي الزمن (Time) ومتوسط مربع الخطأ (MSE)، حيث يتم احتسابه بالشكل الآتي [16].

$$EFF = 1/(MSE * Time) \quad \dots \dots \dots (13)$$

Conclusions and Recommendations

10. الاستنتاجات والتوصيات

تضمنت هذه الدراسة خوارزمية مقترحة بين كل من الشبكة المناعية الاصطناعية (AIN) الاعتيادية وتقنية (ANFIS) واستخدامها في تصنيف بيانات زهرة السوسن (Iris). ومن خلال التطبيق العملي تبين بان نسبة التصنيف للخوارزمية المقترحة (AIN_ANFIS) تفوق نسبة التصنيف في خوارزمية الشبكة المناعية الاصطناعية (AIN) القياسية وذلك من خلال مؤشر متوسط مربع الخطأ (MSE)، كما أن الزمن (Time) المستغرق في انجاز الخوارزمية المقترحة اقل نسبياً بكثير من الزمن المستغرق في انجاز خوارزمية الشبكة المناعية الاصطناعية، مما يدل على كفاءة الخوارزمية المقترحة (AIN_ANFIS) مقارنة بالخوارزمية الشبكة المناعية الاصطناعية الاعتيادية.

كما نوصي بدراسة تطوير الشبكة المناعية الاصطناعية (AIN) باستخدام التقنيات الذكائية الأخرى وعمليات تحسينها من خلال عملية التهجين، لتطوير آلية تصنيف الأنماط المختلفة من البيانات ومنها (Iris)، كما يمكن اعتماد الطريقة المقترحة في تصنيف الحالات للبيانات المختلفة بدلا من الطريقة الاعتيادية التي تستغرق وقتاً طويلاً في اختبار الأنماط من خلال مقارنتها مع الأنماط الموجودة في مصفوفة الخزن (Memory Matrix).

References

المصادر

- [1] الخياط, إسراء رستم محمد, (2013), "ملاءمة نموذج لنظام مناعي حاسوبي مهجن في التشخيص الطبي", رسالة ماجستير غير منشورة, كلية علوم الحاسوب والرياضيات, جامعة الموصل.
- [2] قاسم, عمر صابر, (2010) "تطبيق التقنيات الذكائية في المعلوماتية الحياتية" اطروحة دكتوراه, غير منشورة, كلية علوم الحاسوب والرياضيات, جامعة الموصل.
- [3] ويكيبيديا الموسوعة الحرة, (2017), على الرابط https://en.wikipedia.org/wiki/Iris_flower_data_set.
- [4] Ertel Wolfgang, (2011), " **Introduction to Artificial Intelligence**", Translated by Nathanael Black With illustrations by Florian Mast, Springer-Verlag London Limited 2011, www.springer.com/series/7592.
- [5] Ismaeel Salam A., Ahmed M.Hassan, and Ali Farouq, (2007), "ADAPTIVE FUZZY SYSTEM FOR GPS DATA PREDICTION", IJCCCE, VOL.7, NO.2.
- [6] Jasim Ibrahim F., (2010), "Fuzzy Neural Design of Power Systems Stabilizers", Journal of Kerbala University, Vol. 8 No.1 Scientific.
- [7] Klir George J. and Yuan Bo, (1995), "FUZZY SETS AND FUZZY LOGIC" Theory and Applications, ISBN 0-13-101171.
- [8] Klir George J., (2006), "UNCERTAINTY AND INFORMATION" Foundations of Generalized Information Theory, ISBN-13:978-0-471-74867-0, ISBN-10:0-471-74867-6, Printed in the United States of America 10987654321.
- [9] Konar A., (2000), " **Artificial Intelligence and Soft Computing Behavioral and Cognitive Modeling of the Human Brain**", Department of Electronics and Telecommunication Engineering Jadavpur University, Calcutta, India, © by CRC Press LLC.
- [10] Majeed Rasha Ilham, (2009), "Design and FPGA Implementation of Takagi- Sugeno Fuzzy Controller Based on LUTs", Al-Rafidain Engineering Vol.18 No.6 December 2010.
- [11] Negnevitsky M., (2005), " **Artificial Intelligence A Guide to Intelligent Systems**", Second Edition, ISBN 0321204662.
- [12] Obinata G. and Dutta A., (2007), " **Vision Systems: Segmentation and Pattern Recognition**", ISBN 978-3-902613-05-9.
- [13] Polat K., Sahan S., Kodaz H. and Güneş S., (2005), " **Outdoor Image Classification Using Artificial Immune Recognition System (AIRS) with Performance Evaluation by Fuzzy Resource Allocation Mechanism**", A. Gagalowicz and W. Philips (Eds.): CAIP, LNCS 3691, pp. 81 – 87, © Springer-Verlag Berlin Heidelberg.
- [14] Saybanil Mahmoud Reza, Shamshirb and Shahaboddin, Golzari Shahram, WahTeh Ying, Saeed Aghabozorgi, Kiah Miss Laiha Mat, and Balas Valentina Emilia, (2015), "RAIRS2 a new expert system for diagnosing tuberculosis with real-world

tournament selection mechanism inside artificial immune recognition system" DOI 10.1007/s11517_015_1323_6, springer.

[15] Slocket J., (2011), " **Dynamic Strategy Generation in computer games using Artificial Immune Systems**", A Thesis presented to The University of Guelph In partial fulfilment of requirements for the degree of Master of Science in Computer Science.

[16] Steel R.G.D. and Torrie J.H., (1980), "**Principles and Procedures of Statistics a Biometrical Approach**", Mc Graw-Hill, Inc.

[17] Suliman Mohammed Yahya,(2016)," A Proposal Technique of High Impedance Fault Detection Using Adaptive Neuro-Fuzzy Logic Control", Eng. & Tech. Journal, vol.34, part(A), NO.11.

[18] Sumathi S. and Surekha p., (2010), " **Computational Intelligence Paradigms Theory and Applications Using MATLAB** ", by Taylor and Francis Group, LLC CRC Press is an imprint of Taylor & Francis Group, an Informa business.

[19] Theodoridis S. and Koutroum K., (2010), " **Introduction to Pattern Recognition a Matlab Approach** ", www.elsevier.com/permissions.

[20] Ying Hao,(2000),"Fuzzy Control and Modeling" Analytical Foundations and Application ISBN 0-7803-34973.

[21] Yang H., Guo J. and Deng F., (2011), " **Collaborative RFID Intrusion Detection with an Artificial Immune System**", J IntellInfSyst 36:1–26, DOI 10.1007/s10844-010-0118-3.