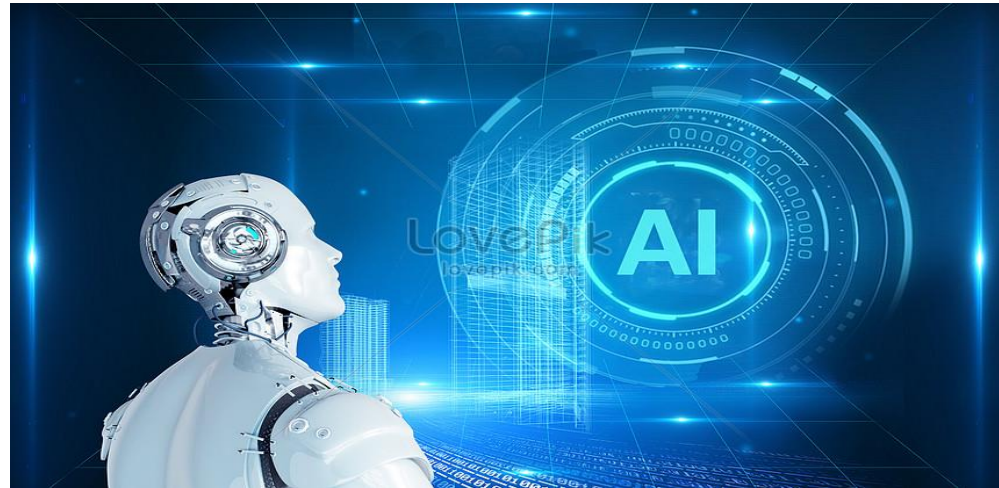
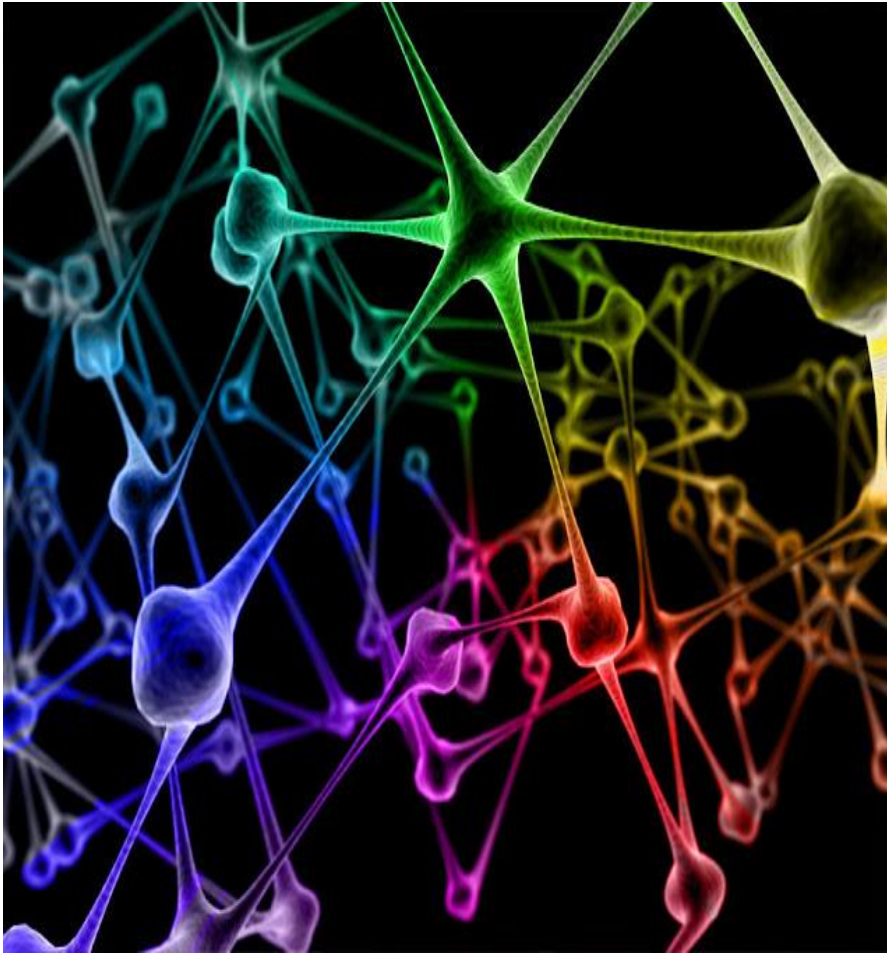




وزارة التعليم العالي والبحث العلمي  
جامعة الفرات الاوسط  
المعهد التقني / السماوة  
قسم تكنولوجيا المعلومات والاتصالات  
استاذ المادة: م.م بيداء هادي سعودي  
المحاضرة الثالثة

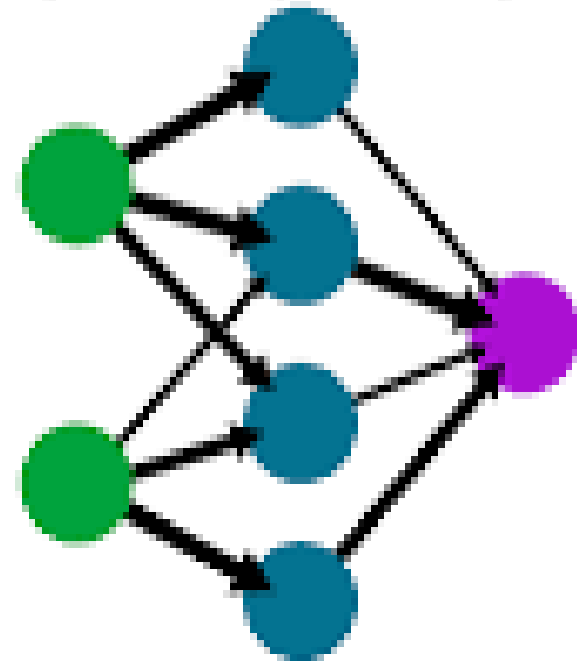


# الشبكات العصبية ANN



A simple neural network

input layer      hidden layer      output layer



# ما المقصود بالشبكات العصبونية؟

الشبكة العصبية هي طريقة في الذكاء الاصطناعي تُعلم أجهزة الكمبيوتر معالجة البيانات بطريقة مستوحاة من الدماغ البشري. إنها نوع من عمليات التعلم الآلي، تسمى التعلم العميق، يستخدم عُقدًا أو عصبونات مترابطة في بنية مكونة من طبقات تشبه الدماغ البشري. يُنشئ نظامًا تكيفيًا يُستخدمه أجهزة الكمبيوتر لتتعلم من أخطائها وللتحسين المستمر. وبالتالي، تحاول الشبكات العصبونية الاصطناعية حل المشكلات المعقدة، مثل تخيص المستندات أو التعرف على الوجوه، بدقة أكبر.

تعتبر الشبكات العصبية من أهم مجالات الذكاء الاصطناعي الذي يعكس تطوراً هاماً ملموساً في طريقة التفكير الإنساني، وتدور فكرة الشبكات العصبية حول محاكاة العقل البشري باستخدام الحاسب الآلي. وقد يعود التطور المنظور في هذا المجال إلى العديد من الدراسات التي تمت في مجال المعالجة العصبية (Neural Processing)، وتتم عملية المحاكاة عن طريق حل المشاكل التي تواجهها، وذلك من خلال إتباع عمليات التعلم الذاتي والتي تعتمد على الخبرات المخترنة في الشبكة التي تحقق أفضل نتائج.

ومما سبق فقد زاد الإهتمام في السنوات السابقة نحو تطوير استخدام الشبكات العصبية [Artificial Neural Networks (ANN)]، واستخدامها كبديل عن النماذج التقليدية. ولقد أثبتت نماذج الشبكات العصبية قدرتها على التنبؤ بحل المشكلات بدقة وسهولة مقارنةً بالأساليب الإحصائية التقليدية، حيث يمكن تطبيق أسلوب الشبكات بدون النظر إلى فرضيات معينة عن طبيعة المتغيرات وعلاقتها مع بعضها البعض وذلك على العكس من الطرق التقليدية العادية في التنبؤ. ويجمع هذا الفضل إلى الدراسات في مجال المعالجة العصبية (Neural Processing)، وهو فرع في تقنيات الذكاء الإصطناعي (Intelligence Artificial) والتي نتيج تعلم الآلة، حيث إن الشبكات يتم تدريبها بحيث تكون البيانات مخزنة داخل الشبكة العصبية وهذا وفقاً لآليات التدريب. ويتم تدريب الشبكة والمعروفة بخوارزميات التعلم (Learning Algorithms). ومن ثم فإن استخدام أو تطبيق أسلوب الشبكات العصبية ليس هدفاً في حد ذاته وإنما أداة فعالة ووسيلة مضمونة للوصول إلى تنبؤات بالقيم المستقبلية لظاهرة ما، أو لمجموعة من المتغيرات الكلية في أي مجال من مجالات التطبيق

# تاريخ تطور الشبكات العصبية

- قاد علم العصبونات الباحثين إلى بناء نماذج رياضية تحاكي سلوك العصبونات متمثلةً بالشبكات العصبونية الصناعية. تعود هذه الفكرة إلى عام 1940 عندما قدّم ماكولوش McCulloch وبيتس Pitts أول نموذج تجريدي للخلية العصبية.
- وقد وضع هيب Hebb قانون التعلّم Learning law في عام 1949، شرح فيه كيفية تعلّم الخلايا العصبية.
- وضع روسنبلات Rosenblat في عام 1950 خوارزمية تعلم البيرسبترون Perceptron.
- طور كونن Kohonen عام 1977 نماذج الذاكرة المترابطة.
- وطبق هوبفيلد Hopfield عام 1982 فكرة تصغير الطاقة في الفيزياء على الشبكات العصبونية.
- وقدم هينتون Hinton وسيجنوسكي Sejnowski وأكلي Ackley في المدة 1983-1984 آلة بولتزمان Boltzman.
- وضعت خوارزمية الانتشار التراجعي Back Propagation في عامي 1985 و1986، مما فتح المجال واسعاً أمام البيرسبترون متعدّد الطبقات Multi Layer Perceptron نحو مزيد من التطور. وقد أدى هذا التطور إلى استخدام مفهوم الشبكات العصبونية في العديد من المجالات المتقدمة.



# مميزات الشبكات العصبية

## • ضبط التعلم (adaptive learning):

وهو القدرة علي تعلم كيفية تادية المهام حسب البيانات المعطاة للتدريب أو الخبرة الاولية.

## • التنظيم الذاتي (self-organization):

تستطيع ANN أن تنشئ تنظيمها أو تمثيلها الخاص للمعلومات التي تستقبلها خلال زمن التعلم.

## • التشغيل في الوقت الحقيقي (real time operation):

حسابات الANN يمكن تنفيذها علي التوازي و بواسطة أجهزة خاصة صممت و صنعت لتواكب تلك المميزات.

## • أحتمال العيوب التي تنشأ من تكرار المعلومات ( fault

## :tolerance via redundant information coding):

تبقى الشبكة و تستمر حتي في حالة التحطم الجزئي للشبكة .

# الشبكات العصبية الاصطناعية مقابل البرمجة التقليدية

- ال ANN تعالج المعلومات بطريقة مشابهة لما يفعله عقل الانسان. فهي تتعلم من الامثلة التي يجب اختيارها بعناية لكي تعمل ال ANN بشكل صحيح. تستطيع ال ANN أن تكتشف كيفية حل المشاكل بنفسها.
- علي النقيض تستخدم البرامج التقليدية طريقة لحل المشاكل بحيث يجب معرفة المشكة و طريقة حلها في تعليمات (أوامر) بسيطة. يتم تحويل تلك التعليمات الي أحد لغات البرمجة عالية المستوي و منها الي لغة الالة التي يفهمها الانسان.
- ال ANN و البرمجة العادية يكمل كل منهما الاخر. يوجد بعض التطبيقات التي يناسبها استخدام الطريقتين معا، بحيث يراقب و يشرف البرنامج التقليدي علي ال ANN لتعمل بكفاءة أكثر.

# حالات تشغيل الشبكات العصبية

• يوجد حالتين لتشغيل الANN :

**1. حالة التدريب (training mode):** في حالة التدريب،  
يكن تدريب الANN علي التنفيذ/ أو عدم التنفيذ ( fire or not )  
لنماذج ادخال معينة.

**2. حالة الاستخدام (use mode):** في حالة الاستخدام،  
عند اكتشاف الANN لنماذج ادخال مثل التي تعلمتها  
يكون المخرج مماثل لما تعلمته. أما اذا كان النموذج  
المدخل لا ينتمي الي القائمة التي تدربت عليها الANN  
تستخدم قاعدة تدريبها لحساب التنفيذ من عدمه.



## قواعد التنفيذ (firing rules) ال ANN

- قواعد التنفيذ (firing rules) هي احد المفاهيم الهامة في ال ANN و تؤخذ بالحسبان في تقدير مرونتها العالية. تقدر قاعدة التنفيذ كيف يمكن حساب ما اذا يجب تنفيذ الخلية عصبية علي اي نموذج ادخال. و هو يرتبط بكافة نماذج الادخال و ليس فقط النماذج التي تدربت عليها الخلية.

## مثال علي قاعدة التنفيذ ANN

- نفترض خلية عصبية لها اربعة مداخل ( $X_1 X_2 X_3 , X_4$ ) و مخرج واحد  $Y$  . و نفترض ان الخلية تم تدريبها لتخرج 1 في حالة كانت المدخلات لها 1010 و 1011 و 1110 و 1111. و تخرج 0 في حالت كانت المدخلات 0000 و 0001 و 0010 و 0011. يكون جدول الحقيقة كالتالي:

$x_1$	0	1	0	1	0	1	0	1
$x_2$	0	0	1	1	1	1	1	1
$x_3$	0	0	0	0	0	0	1	1
$x_4$	0	0	0	0	1	1	1	1
$Y$	0	0	0	0	1	1	1	1

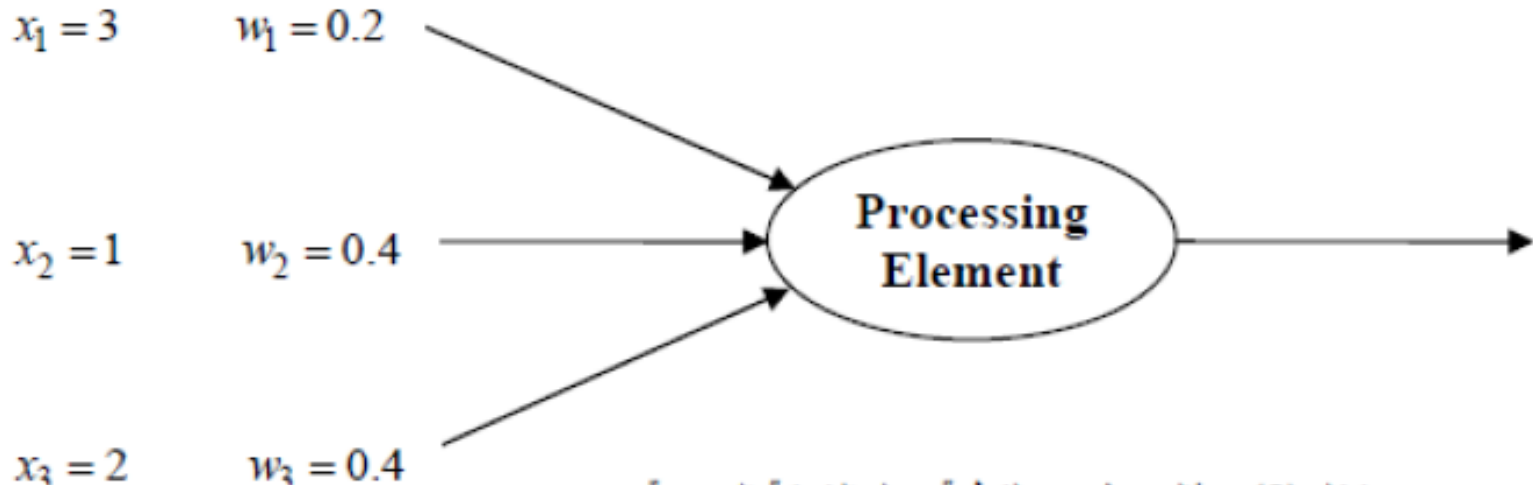
- لقد تم تدريب الخلية العصبية علي 8 نماذج ادخال فقط. لذلك عندما يرد نموذج ادخال للخلية العصبية تكون المخرجات في الحالات الـ 8 المتدرب عليها كما ورد في جدول الحقيقة السابق.
- أما في حالة ورود نموذج ادخال لم يتم التدريب عليه تحسب الخلية العصبية قاعدة تنفيذها للتعرف علي المخرج المناسب. فمثلا اذا ادخل 0111 يكون اقرب نموذج له تم تدريب الخلية عليه هو 1111 و يكون الخرج 1.

## مفاهيم تقنيات الشبكات العصبية الاصطناعية:-

- i. الطبقات (Layers): وهي عبارة عن العدد الكلي لطبقات الشبكة العصبية، وهي عبارة عن طبقات المدخلات (Input Layers)، وطبقات المخرجات (Output Layers). مع ملاحظة أن عقد (Nodes) المدخلات تستخدم فقط لتوزيع الأوزان.
- ii. حجم الطبقة (Layer size): وهو يحدد بحجم الذاكرة المحددة بالبرنامج الخاص بتشغيل الشبكة العصبية الاصطناعية.
- iii. الدالة العصبية المستخدمة (Neural Function): وهي الدالة اللوجيستية (Logistic Function)

$$f(Y) = \frac{1}{1 + e^{-Y}}$$

ويمكن توضيح فكرة الشبكة العصبية الاصطناعية من خلال المثال التالي:



شكل (2): مثال توضيحي لكيفية عمل الشبكة العصبية



$$Y = 3(0.2) + 1(0.4) + 2(0.4) = 1.8 \text{ Summation Function}$$

$$f(Y) = \frac{1}{1 + e^{-1.8}} = 0.85 \text{ Transformation Function}$$

( خصائص الشبكات العصبية الاصطناعية:-

تتميز الشبكات العصبية بالعديد من الخصائص أهمها:

1. تعتمد على أساس رياضي قوي.
2. تمثل إحدى تطبيقات تكنولوجيا التشغيل الذكي للمعلومات التي تقوم على محاكاة العقل البشري.
3. تقبل أي نوع من البيانات الكمية أو النوعية.
4. لها القدرة على تخزين المعرفة المكتسبة من خلال الحالات التي يتم تشغيلها على الشبكة.
5. يمكن تطبيقها في العديد من المجالات العلمية المختلفة.

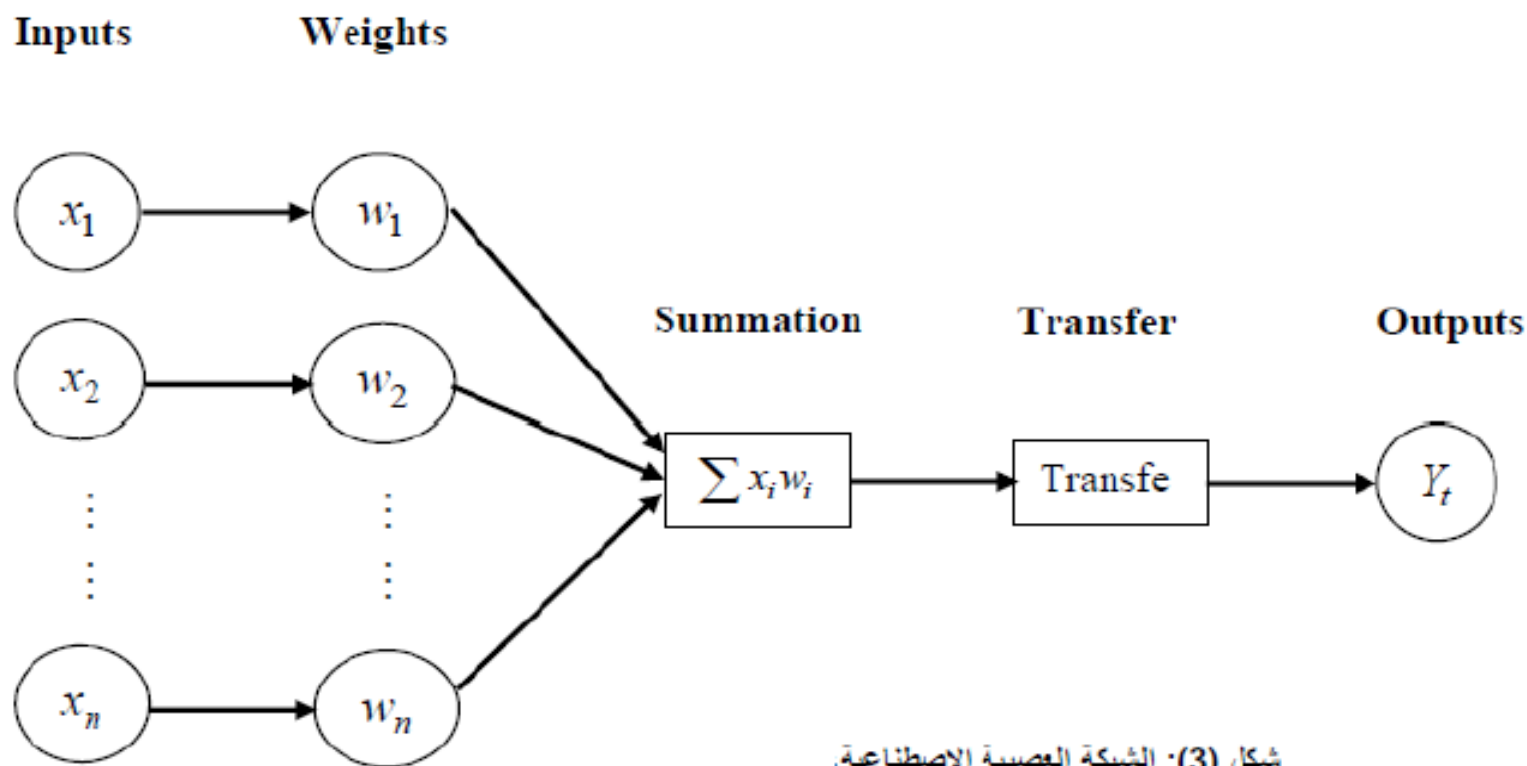
الشبكات العصبية الاصطناعية ( المكونات، الأنواع، تصميم الهيكل، الخوارزميات):  
(1) مكونات ومنظومة الشبكات العصبية الاصطناعية:-

تتكون الشبكة العصبية من مجموعة مركبة من عدة عناصر معالجة يطلق عليها اسم نيرون (Neuron) وهذه العناصر لها القدرة على إجراء العمليات الحسابية من خلال عدة خطوات:

1. معالجة البيانات تمر أولاً من خلال عناصر المعالجة البسيطة (Neuron).

2. تمر الإشارات بين الأعصاب عبر خطوط الربط الناقل.

3. ومن خطوط الربط يتم إعطاء وزن معين لكل مدخل معين ويضرب مع الإشارة الداخلة إلى (Neuron). ويوضح شكل (3) نموذجاً بسيطاً للشبكة العصبية الاصطناعية.



شكل (3): الشبكة العصبية الاصطناعية.

ويتضح من الشكل السابق أن الشبكة العصبية تتكون من ثلاثة شرائح على النحو التالي:

- i. شريحة المدخلات (Input Layer).
- ii. شريحة مخفية (Hidden Layer).
- iii. شريحة المخرجات (Output Layer).

أنواع الشبكات العصبية الاصطناعية:-

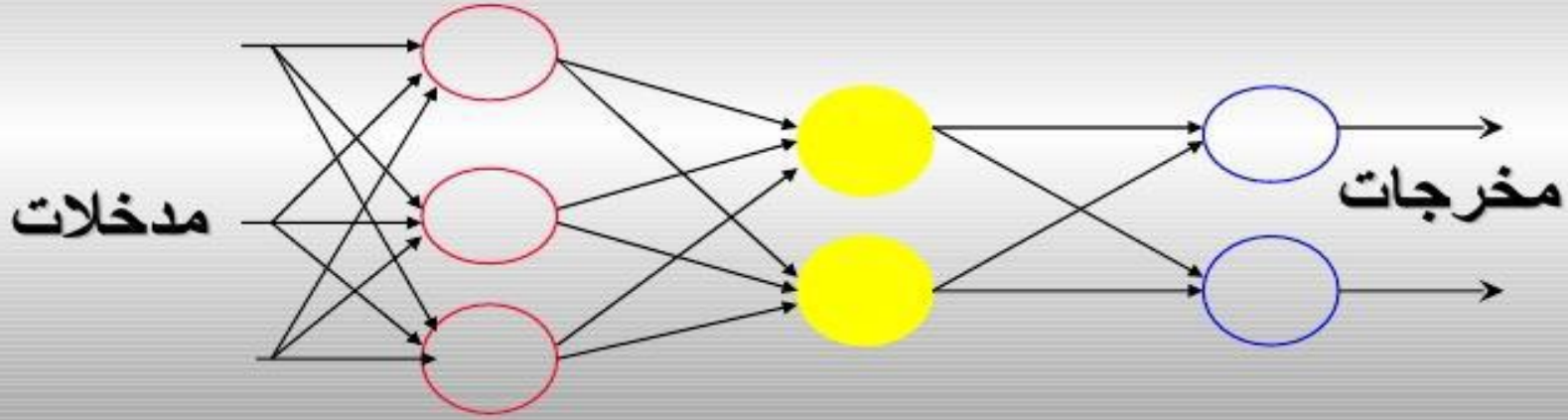
تنظم الشبكة العصبية الاصطناعية لعدة هياكل مختلفة، بمعنى توصيل الخلايا العصبية بعدة طرق مختلفة منها:

### (1) الشبكات العصبية ذات التغذية الأمامية: (Feed Forward Neural Networks)

وهي الشبكات التي يخلو تركيبها من وجود حلقة مغلقة من الترابطات بين الوحدات المكونة لها. وتعد هذه الشبكات من أكثر الشبكات استخداماً، حيث تتكون الشبكة من هذا النوع من طبقتين على الأقل، كما تتواجد في كثير من الأحيان طبقات مخفية (Hidden Layer) بين طبقة المدخلات وطبقة المخرجات، وتنتقل العمليات الحسابية في اتجاه واحد إلى الأمام من طبقة المدخلات إلى طبقة المخرجات عبر الطبقات المخفية كما يتضح من شكل (4) التالي:

# مثال لشبكة عصبية ذات تغذية أمامية

طبقة الادخال      طبقة مخفية داخلية      طبقة الاخراج





(2) الشبكات العصبية ذات التغذية المرتجعة: (Feed Back Neural Networks)

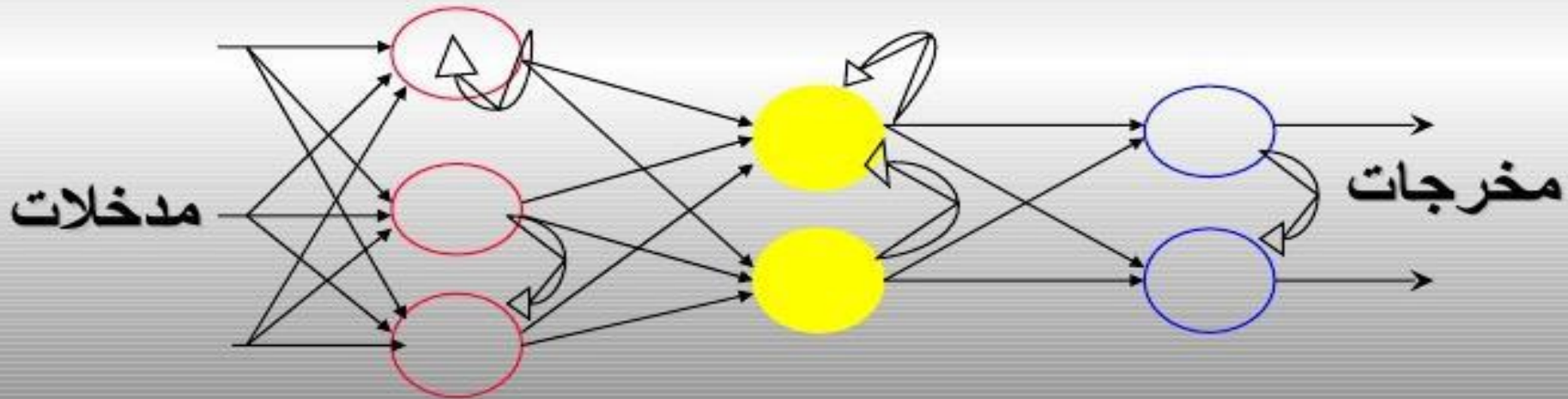
وهي الشبكات التي تجد لمخرجاتها طريقاً خفياً مرة أخرى لتصبح مدخلات لكي تُعطي أفضل النتائج الممكنة.

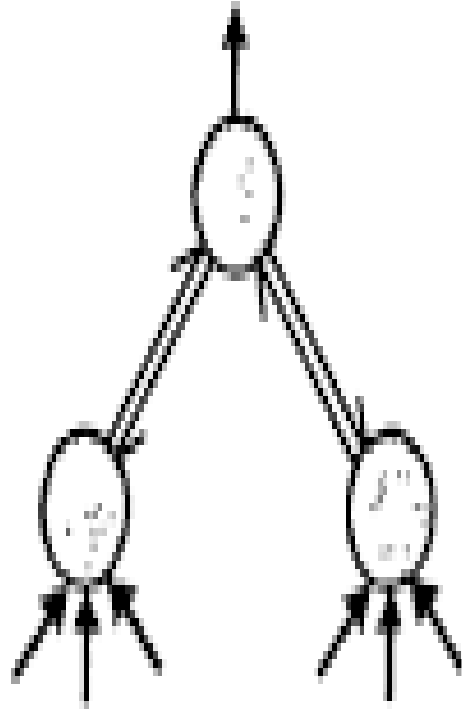
(3) الشبكات العصبية ذات الترابط الذاتي: (Auto Associative Neural Networks)

وهي الشبكات التي تلعب كافة العناصر المكونة لها دوراً نموذجياً، يتمثل في استقبال المدخلات وبت المخرجات في نفس الوقت.

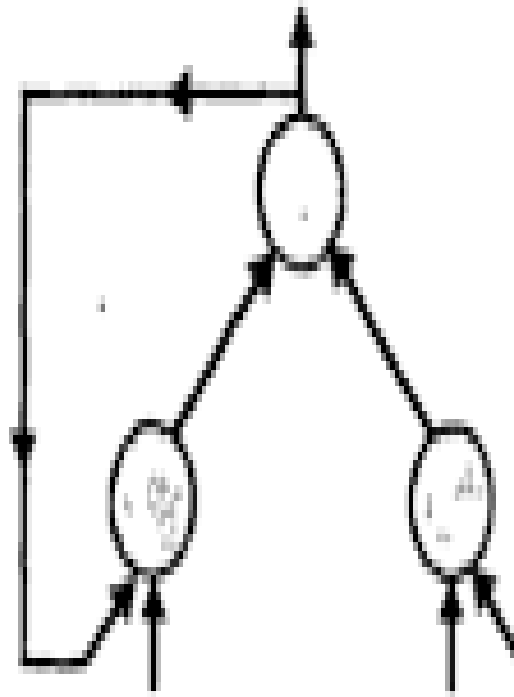
## مثال لشبكة عصبية ذات تغذية عكسية

طبقة الاخراج      طبقة مخفية داخلية      طبقة الادخال

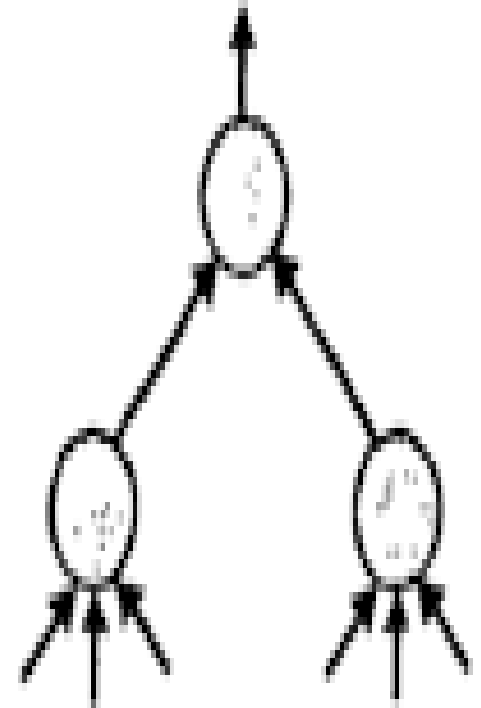




ج - شبكة الترابط الذاتي.



ب - شبكة تغذية خفية.



أ - شبكة تغذية أمامية.

### (1-2-3) التصميم الهيكلي لبناء الشبكة العصبية الاصطناعية:-

التصميم الهيكلي لبناء الشبكات العصبية الاصطناعية (ANN) لنظم المعلومات التقليدية، أي المعروفة وفقاً للحاسبات والبرامج المستخدمة في حل الشبكات العصبية، ويتضمن ذلك التصميم الخطوات التالية:  
الخطوة الأولى:

يتم تجميع البيانات التي تستخدم في تدريب أو اختبار الشبكة.

الخطوة الثانية:

يتم تعريف البيانات الخاصة بالتدريب للشبكة، ووضع خطة التدريب والتعلم.

الخطوة الثالثة:

بناء هيكل الشبكة وتحديد تركيب الشبكة في عدد المدخلات والطبقات ونوع الشبكة.

الخطوة الرابعة:

إختيار طريقة التعلم حسب ما هو متاح من أدوات أو تطوير الشبكة أو القرارات.

الخطوة الخامسة:

وضع قيم للأوزان والمتغيرات، ثم بعد ذلك يتم تعديل القيم في الأوزان عن طريق التغذية المرتدة والعكسية.

الخطوة السادسة:

تحويل البيانات إلى النوع المناسب للشبكة ويتم ذلك عن طريق كتابة معادلة لتجهيز البيانات والبرامج الجاهزة.

الخطوة السابعة والثامنة:

وفيها تتم عمليتي التدريب والاختبار من خلال تكرار عرض المخلات والمخرجات المرغوبة إلى الشبكة، ومنها مقارنة القيم الفعلية مع القيم المحسوبة، ثم حساب الفرق (الخطأ)، ثم تعديل الأوزان لتقليل الفرق حتى يصبح فرقاً مقبولاً.

الخطوة الأخيرة:

وهنا نستطيع الشبكة الوصول إلى النتائج المرغوبة من خلال استخدام مدخلات التدريب، وبهذا يمكن الإعتماد على الشبكة في الاستخدام كنظام مستقل قائم بذاته أو كجزء من النظام.



## تصنيف التعلم:-

كذلك يمكن تصنيف التعلم في الشبكات العصبية الي

قسمين رئيسيين.

- 1. التعلم تحت اشراف (supervised learning):** يتم دمج معلم او مدرس بحيث يتم إخبار كل وحدة اخراج عن الاستجابة المطلوبة مع الاشارات الداخلة. من الممكن ان يطلب معلومات عامة أثناء عملية التعلم. من ضمن هذا النوع من التعلم تعلم تصحيح الازخطاء (error-correction learning).
- 2. التعلم دون اشراف (unsupervised learning):** هنا لا يوجد مدرب او مدرس من الخارج و يعتمد فقط علي المعلومات المحلية. و يشار اليه بالتنظيم الذاتي، حيث انه ينظم بنفسه البيانات الواردة الي الشبكة العصبية و يكتشف خصائصها. من هذا النوع طريقة الHebb في التعلم.

# تطبيقات الشبكات العصبونية

للشبكات العصبونية تطبيقات فعالة وجيدة في مجالات هندسية وعلمية كثيرة، وخاصة عند التعامل مع حجم كبير من المعطيات منها:

- **اكتشاف الظواهر الطبية:** حيث يمكن مراقبة بعض الظواهر الطبية مثل المؤشرات الصحية المختلفة. لقد استخدمت الشبكات العصبية في ملاحظة نموذج التنبؤ المناسب للعلاج لوصفة المريض.
- **التنبؤ بأسعار الاسهم في سوق المال:** تذبذب اسعار الاسهم و مؤشرات الاسعار مثال معقد متعدد الابعاد. استخدمت الشبكات العصبية من قبل عدد من المحللين الفنيين لقياس تنبؤات عن اسعار الاسهم مقابل عدد من العناصر المؤثرة مثل الأداء السابق للسوق و المؤشرات الاقتصادية.
- **منح القروض الائتمانية:** أجزاء متنوعة من المعلومات تعرف عادتاً عن العميل المتقدم للحصول علي قرض. من هذه المعلومات عمر العميل و تعليمه و عمله و عناصر اخرى ممكن ان تكون متاحة. بعد تدريب الشبكة العصبية علي البيانات التاريخية تستطيع الشبكة العصبية ان تحلل معظم مواصفات العميل و تستخدمها لتصنيف العمل كعميل جيد او عميل سيئ.

● **مراقبة ظروف تشغيل الآلات:** ممكن للشبكات العصبية ان تخفض الاسعار باستغلال الخبرة في مجال الصيانة الوقائية للآلات. حيث يمكن تدريب الشبكات العصبية للتمييز بين اصوات الماكينات عندما تعمل بشكل طبيعي و اصواتها عندما يكون هناك مشكلة. بعد فترة التدريب تلك يمكن استخدام خبرة الشبكة لتحذير الفنيين عن العطل القادم مستقبلا قبل حدوثه.

● **إدارة المحركات:** تستخدم الشبكات العصبية هنا في تحليل المدخل الي حساسات القياس sensors من محرك ما. تتحكم الشبكة العصبية في العناصر المؤثرة المختلفة حيث يعمل المحرك. لكي تنجز هدفا ما مثل خفض استهلاك الوقود.

● اكتساب المعارف.

● معالجة اللغات الطبيعية.

● التعرف على المحارف.

● ضغط الصور.

● تطبيقات طبية : مثل التشخيص الطبي.

● المنظومات المساعدة في اتخاذ القرار.

● معالجة الإشارة والرؤية الآلية و الروبوتية.

● التحكم و الاتمته.



# الافاق المستقبلية للشبكات العصبية

يسعى الباحثون في مجال الشبكات العصبونية الصناعية أن تصل هذه الشبكات في المستقبل إلى محاكاة كاملة للدماغ الإنساني وأن تصبح الآلة تحس وتشعر. ولا يقتصر مستقبل الشبكات العصبونية على ذلك، وإنما يطمح إلى تحقيق أهداف مهمة لتطوير المنظومات المعتمدة على الشبكات العصبونية وفقاً لما يأتي:

- 1- مكاملة المنطق القائم مع الشبكات العصبونية.
- 2- تطوير الشبكات العصبونية النبضية.
- 3- تطوير الشبكات العصبونية العتادية.
- 4- تطوير تقنيات الشبكات العصبونية الموجودة لتمكينها في المستقبل أن تسمح بروبوت يمكنه أن يرى ويحس ويتنبأ بالعالم المحيط، والتنبؤ بسوق البورصة، وعزف الموسيقى، والتحويل الآلي للوثائق المكتوبة بخط اليد إلى وثائق بتنسيق معالج الكلمات، والتشخيص الطبي الذاتي، وأكثر من ذلك.