

كلية الهندسة – قسم الهندسة المعلوماتية

سلم تصحيح الاختبار الثاني لمقرر الشبكات العصبونية – العام الدراسي 2018-2019

جواب السؤال الأول : اشرح بالتفصيل الذاكرة الترابطية (أنواعها , جودتها , عامل النسيان) .

تقسم الذاكرة الترابطية (Associative Memory) الى نوعين , هما :

1. الذاكرة الترابطية الآلية (Auto-Associative Memory) – حيث يظهر على خرج هذا النوع من الذاكرة الترابطية النموذج المخزن الأقرب لنموذج الدخل المقدم لها .
2. الذاكرة الترابطية غير آلية (Hetero-Associative Memory) – حيث يظهر على خرج هذا النوع من الذاكرة الترابطية نموذج مخزن ليس بالضرورة قريب لنموذج الدخل المقدم لها .

يستخدم لتحديد جودة الذاكرة الترابطية (Associative Memory) مجموعة من المقاييس , نذكر منها :

1. السعة (Memory Capacity) – وهي العدد الأعظمي لزوج النماذج المرتبط و التي تستطيع الذاكرة الاحتفاظ به و تخزينه .
2. العنونة بالمحتوى (Content Addressability) – وهي قدرة الذاكرة على التصنيف و اختيار النموذج الصحيح المقابل لنموذج الدخل المقدم .

مع ازدياد الزمن تزداد الأوزان (تقوى الذاكرة) و تصل الى اللانهاية و هو ما يتعارض مع طبيعة الذاكرة عند الانسان , لمعالجة هذه المشكلة يستخدم عامل النسيان $\alpha \in (0,1)$

جواب السؤال الثاني - أجب عن الآتي :

1. لنفرض أنه لدينا شبكة ذاكرة ترابطية ثنائية الاتجاه (BAM) لها كل من المداخل التالية :

$$X_1^T = (-1 -1 1 -1 1 1) , Y_1^T = (-1 1 1 -1)$$
$$X_2^T = (1 -1 1 -1 -1 1) , Y_2^T = (-1 -1 1 1)$$

وتابع التنشيط (التفعيل) هو تابع العتبة من الشكل :

$$y = \begin{cases} 1 , W^T x > 0 \\ -1 , W^T x \leq 0 \end{cases}$$

و لتكون كل من $\gamma = 1$, المطلوب تدريب الشبكة لتصبح قادرة على التذكر .

الحل :

• نحسب الأوزان بحسب هيب $W = y x^T$:

$$W_1 = y_1 x_1^T = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & 1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 & -1 & 1 & 1 \\ -1 & -1 & 1 & -1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & 1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

$$W_2 = y_2 x_2^T = \begin{bmatrix} -1 & 1 & -1 & 1 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & -1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

نحسب الوزن الكلي $W = W_1 + W_2$:

$$W = W_1 + W_2 = \begin{bmatrix} 0 & 2 & -2 & 2 & 0 & -2 \\ -2 & 0 & 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & -2 & 2 & -2 & 0 & 2 \\ 2 & 0 & 0 & 0 & -2 & 0 \end{bmatrix}$$

للتأكد من أن الشبكة أصبحت قادرة على التذكر (تدربت) نقوم بحساب قيمة Y_1^T من خلال العلاقة التالية :

$$y_1 = W^T x_1$$

$$W^T x_1 = \begin{bmatrix} 0 & 2 & -2 & 2 & 0 & -2 \\ -2 & 0 & 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & -2 & 2 & -2 & 0 & 2 \\ 2 & 0 & 0 & 0 & -2 & 0 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -8 \\ 4 \\ 8 \\ -4 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} = y_1$$

نلاحظ أن الشبكة أعطت خرج صحيح أي يمكن القول أن الشبكة تدربت .

2. ليكن لدينا شبكة عصبونية من نوع هوبفيلد , تم تدريبها بواسطة النماذج (المداخل) التالية :

$$X_1 = [-1 \ 1 \ -1 \ 1], X_2 = [1 \ -1 \ 1 \ 1], X_3 = [-1 \ 1 \ -1 \ -1]$$

و المطلوب تحديد نموذج الدخل المرتبط بخرج الشبكة $Y = [1 \ -1 \ 1 \ -1]$, اذا علمت أن مصفوفة أوزان الشبكة من الشكل :

$$W = \begin{bmatrix} 0 & -3 & 3 & 1 \\ -3 & 0 & -3 & -1 \\ 3 & -3 & 0 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

الحل :

• نحدد خرج الشبكة :

$$y = W \cdot Y = \begin{bmatrix} 0 & -3 & 3 & 1 \\ -3 & 0 & -3 & -1 \\ 3 & -3 & 0 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & 0 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ -5 \\ 5 \\ 3 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = x_2$$

إذا النموذج المرتبط بالخرج Y هو نموذج الدخل الثاني .

جواب السؤال الثالث : ليكن لدينا شبكة عصبونية من نوع هيمنغ (Hamming Net) , مؤلفة من ثلاثة عصبونات دخل ($N=3$) و عصبونان خرج ($M=2$) , و تم تدريبها بواسطة شعاعي

$$\text{الدخل التاليين : } \bar{X}_1^* = [1 \ -1 \ -1], \bar{X}_2^* = [1 \ 1 \ -1]$$

و بفرض أن $\varepsilon = 0.3$, والمطلوب : تحديد قيم مصفوفة أوزان طبقة الخرج الأولى W_1 , و قيم خرج هذه الطبقة .

الحل :

$$W_1^T = | \bar{X}_1^* \ \bar{X}_2^* |$$



$$W_1 = \begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 \end{bmatrix}$$

1. حدد قيم خرج الطبقة الأولى ؟

الحل :
تحسب قيم خرج عصبونات الطبقة الأولى بحسب العلاقة :

$$y_i = 0.5(\hat{x}_i^T \cdot x + M)$$



قيم خرج الطبقة الأولى عند الدخل \hat{X}_1^* :

$$y(0) = 0.5\left(\begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \end{bmatrix} \right) = \begin{bmatrix} 2.5 \\ 0.5 \end{bmatrix}$$

انتهى السلم