



المحاضرة العاشرة

الذكاء الصناعي

(Artificial Intelligent)

إعداد

الدكتور المهندس فراس الزين

الكلمات المفتاحية

الذكاء , المعرفة , الذكاء الصناعي , ليسب , برولوج , تمثيل , مرونة , تحكم , عامل ,
اليقين , نظرية , بايس .

*Intelligent , knowledge , , Artificial intelligent , A. I. , lisp , prolog ,
representation , flexibility , control , factor , certainty , theorem ,
bayes .*

ثانيا - عوامل اليقين **CF – Certainty Factors** .
تستخدم معاملات التوكيد , عادة , للتأكد من صحة القاعدة المراد اختبارها و هي عبارة عن أرقام تدل على صحة اعتقاد الخبير في فرضية ما .

في قواعد المعرفة (KB) تشكل القواعد نواة أي قاعدة معرفة , و تأخذ كل قاعدة (Rule) الشكل التالي :

IF <evidence/مشاهدة> **THEN** <hypothesis/فرضية> {cf}

مثال :

Rule1:if A or B then C (CF= 0.3)
Rule2:if C or D then H (CF= 0.8)
Rule3:if E or F then H (CF= 0.2)

و يمكن لمعامل اليقين (CF) أن يأخذ قيم موجبة أو سالبة , كما في الشكل التالي :

الرقم	دلالاته اللغوية
-1	أكد لا
-0.8	تقريباً أكد لا
-0.6	من المحتمل لا
-0.4	ربما لا
-0.2 to 0.2	غير معروف
+0.4	ربما نعم
+0.6	من المحتمل نعم
+0.8	تقريباً أكد نعم
+1	أكد نعم

لحساب معامل اليقين لمجموعة من القواعد (أو الحقائق) تستخدم القوانين التجريبية التالية :

1. إذا جمعت علاقة AND بين قاعدتين (أو حقيقتين) , يحسب معامل اليقين النهائي لهما بأخذ معامل اليقين الأصغر فيما بينها , وفق العلاقة التالية :

$$CF(A \text{ and } B) = \min (CF(A), CF(B))$$

2. إذا جمعت علاقة OR بين قاعدتين (أو حقيقتين) , يحسب معامل اليقين النهائي لهما بأخذ معامل اليقين الأكبر فيما بينها , وفق العلاقة التالية :

$$CF(A \text{ or } B) = \max (CF(A), CF(B))$$

3. يحسب معامل اليقين للحقيقة المنفية , وفق العلاقة التالية :

$$CF(\neg A) = - CF(A)$$

4. يحسب معامل اليقين النهائي لمجموعة من القواعد (أو الحقائق) , كما يلي :

$$cf(cf_1, cf_2) = \begin{cases} cf_1 + cf_2 \times (1 - cf_1) & \text{if } cf_1 > 0 \text{ and } cf_2 > 0 \\ \frac{cf_1 + cf_2}{1 - \min[|cf_1|, |cf_2|]} & \text{if } cf_1 < 0 \text{ or } cf_2 < 0 \\ cf_1 + cf_2 \times (1 + cf_1) & \text{if } cf_1 < 0 \text{ and } cf_2 < 0 \end{cases}$$

مثال 1 :

أحسب معامل اليقين للقواعد التالية :

R1. IF A AND B THEN C
CF(A)=0.3, CF(B)=-0.5, CF(R1)=0.6

R2. IF D OR G THEN F
CF(D)=0.6, CF(G)=0.4, CF(R2)=0.8

R3. IF H THEN C
CF(H)=0.7, CF(R3)=0.5

R4. IF S AND T THEN F
CF(S)=-0.5, CF(T)=0.2, CF(R4)=0.7

الحل :

R1. IF A AND B THEN C
CF(A)=0.3, CF(B)=-0.5, CF(R1)=0.6
CF(C) = min(CF(A), CF(B)) * CF(R1)
= min(0.3, -0.5) * 0.6
= -0.5 * 0.6 = -0.3

R2. IF D OR G THEN F
CF(D)=0.6, CF(G)=0.4, CF(R2)=0.8
CF(F) = max(CF(D), CF(G)) * CF(R2)
= max(0.6, 0.4) * 0.8
= 0.6 * 0.8 = 0.48

R3. IF H THEN C
CF(H)=0.7, CF(R3)=0.5
CF(C) = CF(H) * CF(R3)
= 0.7 * 0.5 = 0.35

R4. IF S AND T THEN F
CF(S)=-0.5, CF(T)=0.2, CF(R4)=0.7
CF(F) = min(CF(S), CF(T)) * CF(R4)
= min(-0.5, 0.2) * 0.7
= -0.5 * 0.7 = -0.35

مثال 2 :

في المثال السابق معامل اليقين $CF(C)$ نتج من قاعدتين $R1$ و $R3$ أحسب معامل اليقين $CF(C)$ العام (التراكبي) لهما .

الحل :

نلاحظ أن معامل اليقين $CF(C)$ للقاعدة $R1$ سالب بينما معامل اليقين $CF(C)$ للقاعدة $R3$ موجب , وعليه يحسب معامل اليقين $CF(C)$ العام (التراكمي) من العلاقة التالية :

$$R1 \quad CF(C) = -0.3$$

$$R3 \quad CF(C) = 0.35$$

$$\begin{aligned} CF(C) &= \frac{(CF1 + CF2)}{(1 - \min(\text{abs}(CF1), \text{abs}(CF2)))} \\ &= \frac{(-0.3 + 0.35)}{(1 - \min(0.3, 0.35))} \\ &= \frac{0.05}{1 - 0.3} = \frac{0.05}{0.7} = 0.07 \end{aligned}$$

مثال 3 :

من المثال السابق أحسب معامل اليقين $CF(F)$ العام (التراكمي) لهما .

الحل :

نلاحظ أن معامل اليقين $CF(F)$ للقاعدة $R2$ موجب بينما معامل اليقين $CF(F)$ للقاعدة $R4$ سالب , وعليه يحسب معامل اليقين $CF(F)$ العام (التراكمي) من العلاقة التالية :

$$R2 \quad CF(F) = 0.48$$

$$R4 \quad CF(F) = -0.35$$

$$\begin{aligned} CF(C) &= \frac{(CF1 + CF2)}{(1 - \min(\text{abs}(CF1), \text{abs}(CF2)))} \\ &= \frac{(0.48 + (-0.35))}{(1 - \min(0.48, 0.35))} \\ &= \frac{0.13}{1 - 0.35} = \frac{0.13}{0.65} = 0.2 \end{aligned}$$

مثال 4 :

بفرض لدينا القواعد (الحقائق) التالية :

$$R1) A \wedge B \wedge C \Rightarrow P$$

$$R2) D \Rightarrow A$$

$$R3) E \Rightarrow D$$

$$R4) F \Rightarrow A$$

$$R5) G \wedge H \wedge I \Rightarrow F$$

$$R6) J \Rightarrow B$$

$$R7) K \Rightarrow C$$

$$R8) L \Rightarrow C$$

$$R9) P \Rightarrow L$$

$$R10) M \Rightarrow L$$

$$R11) N \Rightarrow L$$

و بفرض أن معاملات اليقين لهذه العلاقات , كما يلي :

$$\begin{aligned}CF(E) &= 0.4 \\CF(H) &= 0.5 \\CF(M) &= 0.9 \\CF(N) &= -0.3 \\CF(G) &= -0.3 \\CF(I) &= 0.2 \\CF(J) &= -0.4\end{aligned}$$

باعتبار أن معامل اليقين لكل قاعدة = 1 , و المطلوب إيجاد $CF(P)$ ؟

الحل :

من القاعدة الأولى (RI) نجد أن P ناتجة عن عدد من العلاقات تجمع بينها علاقة AND , و عليه فإن $CF(P)$ تحسب وفق العلاقة التالية :

$$CF(P) = \min (CF(A) , CF(B) , CF(C)) * CF(R1)$$

لإيجاد $CF(P)$ لا بد من حساب معامل اليقين لكل من A, B, C .

نلاحظ أن :

A ناتجة عن D, F .

B ناتجة عن J .

C ناتجة عن k, L .

D ناتجة عن E .

F ناتجة عن G, H, I تجمع بينهما علاقة AND.

وعليه :

$$\begin{aligned}CF(D) &= CF(E) * CF(R3) = 0.4 * 1 = 0.4 \\CF(B) &= CF(J) * CF(R6) = -0.4 * 1 = -0.4\end{aligned}$$

لحساب $CF(F)$ نطبق العلاقة السابقة :

$$\begin{aligned}C(F) &= \min (CF(H) , CF(G) , CF(I)) * CF(R5) = \\&= \min(0.5 , -0.3 , 0.2) * 1 = -0.3\end{aligned}$$

لحساب $CF(A)$, و هي ناتجة عن قاعدتين وأن أحدهما معامل اليقين لها موجب و الأخرى سالب , لذلك نطبق العلاقة التالية :

$$CF(A) = \frac{CF(D) + CF(F)}{1 - \min (|CF(D)|, |CF(F)|)} = \frac{0.4 - 0.3}{1 - 0.3} \approx 0.14$$

لحساب $CF(C)$, و هي ناتجة عن $R7$ و $R8$, فإنه لا بد من حساب كل من $CF(L)$ و $CF(K)$.

نحسب $CF(L)$, و هي ناتجة عن $R11$ و $R10$ و $R9$, بينما يمكن إهمال $R9$ لأنها تعبر عن طريق مسدود و ذلك كون P نحن نريد حسابها .

نلاحظ أن $CF(L)$ ناتجة عن قاعدتين وأن أحدهما معامل اليقين لها موجب و الأخرى سالب , لذلك نطبق العلاقة التالية :

$$CF(L) = \frac{CF(M) + CF(N)}{1 - \min(|CF(M)|, |CF(N)|)} = \frac{0.9 - 0.3}{1 - 0.3} = \frac{0.6}{0.7} \approx 0.8$$

نحسب $CF(K)$, و هي ناتجة عن $R7$, و ترتبط مع $R8$ بعلاقة OR لذلك :

$$CF(K) = 1 - CF(L) = 1 - 0.8 = 0.2$$

لحساب $CF(C)$, و هي ناتجة عن $R7$ و $R8$, و بما أن معامل للتوكيد لكلا القاعدتين موجب فإن المعامل العام (التراكبي) لـ $CF(C)$ يحسب بالعلاقة :

$$CF(C) = CF(K) + CF(L) - CF(K) \times CF(L) = 0.2 + 0.8 - 0.2 \times 0.8 = 0.8$$

نحسب $CF(P)$:

$$CF(P) = \min(CF(A), CF(B), CF(C)) \times CF(R_1) = \min(0.14, -0.4, 0.8) \times 1 = -0.4$$

ثالثاً – نظرية / قاعدة بايس Bayes Theorem .
وضع توماس بايس نظريته التي تعتبر من أهم مبرهنات نظرية الاحتمالات , التي حملت اسمه في القرن الثامن عشر , و التي يعبر عنها القانون التالي :

$$P(A/B) = \frac{P(B/A) \cdot P(A)}{P(B)}$$

حيث:

.A احتمال وقوع

.B احتمال وقوع

.A/B و B/A احتمالات شرطية وذلك بافتراض A و B غير متعارضتين.

ملاحظة :

1. إذا كان حدوث B مشروطاً بحدثين متعارضين A , $-A$, عندها نكتب :

$$P(A) = P(A/B) \cdot P(B) + P(A/-B) \cdot P(-B)$$

2. إذا كان حدوث A مشروطاً بحدثين متعارضين B , $-B$, عندها نكتب :

$$P(B) = P(B/A) \cdot P(A) + P(B/-A) \cdot P(-A)$$

3. بالتعويض بالمعادلة (القانون) السابقة نجد :

$$P(A/B) = \frac{P(B/A) \cdot P(A)}{P(B)} = \frac{P(B/A) \cdot P(A)}{[P(B/A) \cdot P(A) + P(B/-A) \cdot P(-A)]}$$

مثال 1 :

بفرض أن احتمال النجاح في مقرر الذكاء الصناعي هو $P(A) = 0.7$ وأن احتمال الحصول على درجة جيدة بالعملي هو $P(B) = 0.8$ و احتمال أن تكون درجة العملي جيدة علماً أن الطالب ناجح في مقرر الذكاء الصناعي هو $P(B/A) = 0.9$.

فما هو احتمال النجاح في مقرر الذكاء الصناعي إذا كانت درجة العملي جيدة $P(A/B)$?

الحل:

نطبق قاعدة بايس :

$$P(A/B) = \frac{P(B/A) \cdot P(A)}{P(B)} = \frac{0.9 \cdot 0.7}{0.8} \approx 0.8$$

مثال 2 :

بفرض أن احتمال ارتفاع درجة حرارة الجسم هو $P(A)$ و أن احتمال الإصابة بالإنفلونزا هو $P(B) = 0.3$ و أن احتمال ارتفاع درجة حرارة الجسم بوجود الإصابة بالإنفلونزا هو $P(A/B) = 0.8$ و أن احتمال ارتفاع درجة حرارة الجسم بعدم وجود الإصابة بالإنفلونزا هو $P(A/\bar{B}) = 0.4$ فما هو احتمال ارتفاع درجة حرارة الجسم $P(A)$ ؟

الحل:

نلاحظ وجود حدثين متعارضين هما B , \bar{B} لذلك نطبق قاعدة بايس من الشكل التالي :

$$P(A) = P(A/B) \cdot P(B) + P(A/\bar{B}) \cdot P(\bar{B})$$

لدينا معلوم :

$$P(B) = 0.3 , P(A/B) = 0.8 , P(A/\bar{B}) = 0.4$$

أما احتمال $P(\bar{B})$ غير معلوم , لذلك نقوم بحسابه كما يلي :

$$P(\bar{B}) + P(B) = 1 \Rightarrow P(\bar{B}) = P(B) - 1 = 0.3 - 1 = 0.7$$

نعوض في قاعدة بايس السابقة :

$$P(A) = P(A/B) \cdot P(B) + P(A/\bar{B}) \cdot P(\bar{B}) = 0.8 \cdot 0.3 + 0.4 \cdot 0.7 = 0.52$$

من أهم مزايا نظرية بايس (Bayes Theorem) أنها تعنى بكيفية حساب الاحتمال الشرطي للأحداث المتنافية التي تشكل مجموعة كلية و مرافقة للحدث المراد حسابه .

فلو فرضنا أنه لدينا مجموعة من الأحداث المتنافية A_1, A_2, \dots, A_n و التي مجموعها يشكل فضاء العينة Ω و أن $P(A_i) > 0$ فمن أجل أي حدث B , حيث $P(B) > 0$ يكون لدينا :

$$P(A_i/B) = \frac{P(A_i) \times P(B/A_i)}{\sum_{i=1}^n P(A_i) \times P(B/A_i)}$$

مثال :

لدينا مصنع يتكون من 3 آلات T, M, F حيث تنتج كل آلة 60%، 30%، 10% على التوالي. وأن الإنتاج الفاسد لكل آلة هو 3%، 5%، 7% على الترتيب. فرضا أننا اخترنا قطعة بطريقة عشوائية، فوجدناها فاسدة.

أ- ما هو احتمال أن تكون من إنتاج الآلة F ؟

ب- ما هو احتمال أن تكون من إنتاج الآلة T ؟

الحل :

نفترض أن A هو حدث اختيار القطعة الفاسدة.

أ- احتمال أن تكون من إنتاج الآلة F علما أنها فاسدة هو:

$$P(F/A) = \frac{P(F) \times P(A/F)}{P(F) \times P(A/F) + P(M) \times P(A/M) + P(T) \times P(A/T)} = \frac{0.6 \times 0.03}{0.6 \times 0.03 + 0.3 \times 0.05 + 0.1 \times 0.07} = 0.45$$

ب- احتمال أن تكون من إنتاج الآلة T علما أنها فاسدة هو:

$$P(T/A) = \frac{P(T) \times P(A/T)}{P(T) \times P(A/T) + P(M) \times P(A/M) + P(F) \times P(A/F)} = \frac{0.1 \times 0.07}{0.1 \times 0.07 + 0.3 \times 0.05 + 0.6 \times 0.03} = 0.175$$

ملاحظة :

من مساوى هذه الطريقة أنها لا تتضمن مفهوم النفي , و هذا يناقض طريقة عمل العقل البشري .