



Wintersemester 2005/06

Fundamente der Computational Intelligence
(Vorlesung)

Prof. Dr. Günter Rudolph
Fachbereich Informatik
Lehrstuhl für Algorithm Engineering



Kapitel 2: Fuzzy Systeme



Inhalt

- Fuzzy Mengen
- Fuzzy Relationen
- Fuzzy Logik
- Approximatives Schließen (Teil 1)
- Approximatives Schließen (Teil 2) → Heute
- Fuzzy Regelung → Freitag
- ...

Approximatives Schließen (Teil 2)



Bisher:

- p: IF X ist A THEN Y ist B
→ $R(x, y) = \text{Imp}(A(x), B(y))$ Regel als Relation; Fuzzy Implikation

- Regel: IF X ist A THEN Y ist B
Fakt: X ist A'
Folgerung: Y ist B'
→ $B'(y) = \sup_{x \in X} t(A'(x), R(x, y))$ Kompositionsregel der Inferenz

Also:

- $B'(y) = \sup_{x \in X} t(A'(x), \text{Imp}(A(x), B(y)))$

Approximatives Schließen (Teil 2)



Hier:

$$A(x) = \begin{cases} 1 & \text{für } x = x_0 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases} \quad \text{scharfe Eingabe!}$$

$$B'(y) = \sup_{x \in X} t(A'(x), \text{Imp}(A(x), B(y)))$$

$$= \begin{cases} \sup_{x \neq x_0} t(0, \text{Imp}(A(x), B(y))) & \text{für } x \neq x_0 \\ t(1, \text{Imp}(A(x_0), B(y))) & \text{für } x = x_0 \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 0 & \text{für } x \neq x_0 & \text{da } t(0, a) = 0 \\ \text{Imp}(A(x_0), B(y)) & \text{für } x = x_0 & \text{da } t(a, 1) = a \end{cases}$$

Approximatives Schließen (Teil 2)

Lemma:

- a) $t(a, 1) = a$
- b) $t(a, b) \leq \min \{ a, b \}$
- c) $t(0, a) = 0$

Beweis:

ad a) Identisch zu Axiom 1 für t-Normen.

ad b) Aus Monotonie (Axiom 2) folgt für $b \leq 1$, dass $t(a, b) \leq t(a, 1) = a$.
 Wg. Kommutativität aus Axiom 3 und Monotonie folgt für $a \leq 1$,
 dass $t(a, b) = t(b, a) \leq t(b, 1) = b$. Also ist $t(a, b)$ sowohl kleiner oder
 gleich a als auch b , woraus sofort $t(a, b) \leq \min \{ a, b \}$ folgt.

ad c) Mit b) folgt $0 \leq t(0, a) \leq \min \{ 0, a \} = 0$ und damit $t(0, a) = 0$. ■

wg. a)

Approximatives Schließen (Teil 2)

Mehrere Regeln:

IF X ist A_1 , THEN Y ist B_1	$\rightarrow R_1(x, y) = \text{Imp}_1(A_1(x), B_1(y))$
IF X ist A_2 , THEN Y ist B_2	$\rightarrow R_2(x, y) = \text{Imp}_2(A_2(x), B_2(y))$
IF X ist A_3 , THEN Y ist B_3	$\rightarrow R_3(x, y) = \text{Imp}_3(A_3(x), B_3(y))$
...	...
IF X ist A_n , THEN Y ist B_n	$\rightarrow R_n(x, y) = \text{Imp}_n(A_n(x), B_n(y))$
X ist A'	
<hr/>	
Y ist B'	

Mehrere Regeln bei scharfer Eingabe: x_0 gegeben

$B_1'(y) = \text{Imp}_1(A_1(x_0), B_1(y))$	} Aggregation der Teilregeln bzw. lokalen Inferenzen notwendig!
...	
$B_n'(y) = \text{Imp}_n(A_n(x_0), B_n(y))$	

Maximumbildung! $\Rightarrow B'(y) = \max \{ B_1'(y), \dots, B_n'(y) \}$

Approximatives Schließen (Teil 2)

FITA: "First inference, then aggregate!"

1. Jede Regel der Form IF X ist A_k THEN Y ist B_k durch geeignete Wahl einer unscharfen Implikation $\text{Imp}_k(\cdot, \cdot)$ in Relation R_k überführen:
 $R_k(x, y) = \text{Imp}_k(A_k(x), B_k(y))$.
2. Berechne $B_k'(y) = R_k(x, y) \circ A'(x)$ für alle $k = 1, \dots, n$ (lokale Inferenz).
3. Aggregiere zu $B'(y) = \beta(B_1'(y), \dots, B_n'(y))$.

FATI: "First aggregate, then inference!"

1. Jede Regel der Form IF X ist A_k THEN Y ist B_k durch geeignete Wahl einer unscharfen Implikation $\text{Imp}_k(\cdot, \cdot)$ in Relation R_k überführen:
 $R_k(x, y) = \text{Imp}_k(A_k(x), B_k(y))$.
2. Aggregiere R_1, \dots, R_n zu einer **Superrelation** mit Aggregierungsfkt. $\alpha(\cdot)$:
 $R(x, y) = \alpha(R_1(x, y), \dots, R_n(x, y))$.
3. Berechne $B'(y) = R(x, y) \circ A'(x)$ bzgl. Superrelation (Inferenz).

Approximatives Schließen (Teil 2)

1. Welches Prinzip ist besser? FITA oder FATI?

2. Äquivalenz von FITA und FATI ?

FITA: $B'(y) = \beta(B_1'(y), \dots, B_n'(y))$
 $= \beta(R_1(x, y) \circ A'(x), \dots, R_n(x, y) \circ A'(x))$

FATI: $B'(y) = R(x, y) \circ A'(x)$
 $= \alpha(R_1(x, y), \dots, R_n(x, y)) \circ A'(x)$



Spezialfall:

$$A(x) = \begin{cases} 1 & \text{für } x = x_0 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases} \quad \text{scharfe Eingabe!}$$

Zur Äquivalenz von FITA und FATI:

FITA:

$$B'(y) = \beta(B_1'(y), \dots, B_n'(y))$$

$$= \beta(\text{Imp}_1(A_1(x_0), B_1(y)), \dots, \text{Imp}_n(A_n(x_0), B_n(y)))$$

FATI:

$$B'(y) = R(x, y) \circ A'(x)$$

$$= \sup_{x \in X} t(A'(x), R(x, y)) \quad (\text{ab jetzt: Spezialfall})$$

$$= R(x_0, y)$$

$$= \alpha(\text{Imp}_1(A_1(x_0), B_1(y)), \dots, \text{Imp}_n(A_n(x_0), B_n(y)))$$

Offensichtlich: sup-t-Komposition mit beliebiger t-Norm und $\alpha(\cdot) = \beta(\cdot)$



• **UND-gekoppelte Prämissen**

IF $X_1 = A_{11}$ AND $X_2 = A_{12}$ AND ... AND $X_m = A_{1m}$ THEN $Y = B_1$

...
IF $X_n = A_{n1}$ AND $X_2 = A_{n2}$ AND ... AND $X_m = A_{nm}$ THEN $Y = B_n$

zusammenfassen zu einer Prämisse je Regel k:

$$A_k(x_1, \dots, x_m) = \min \{ A_{k1}(x_1), A_{k2}(x_2), \dots, A_{km}(x_m) \} \quad \text{oder allgem.: t-Norm}$$

• **ODER-gekoppelte Prämissen**

IF $X_1 = A_{11}$ OR $X_2 = A_{12}$ OR ... OR $X_m = A_{1m}$ THEN $Y = B_1$

...
IF $X_n = A_{n1}$ OR $X_2 = A_{n2}$ OR ... OR $X_m = A_{nm}$ THEN $Y = B_n$

zusammenfassen zu einer Prämisse je Regel k:

$$A_k(x_1, \dots, x_m) = \max \{ A_{k1}(x_1), A_{k2}(x_2), \dots, A_{km}(x_m) \} \quad \text{oder allgem.: s-Norm}$$



• **Beispiele:**

An der Tafel ...

