



Wintersemester 2006/07

**Fundamente der Computational Intelligence**  
**(Vorlesung)**

Prof. Dr. Günter Rudolph

Fachbereich Informatik

Lehrstuhl für Algorithm Engineering





## Inhalt

- Fuzzy Mengen
- Fuzzy Relationen
- Fuzzy Logik
- Approximatives Schließen
- Fuzzy Regelung



## Bisher:

- $p$ : IF  $X$  ist  $A$  THEN  $Y$  ist  $B$

$$\rightarrow R(x, y) = \text{Imp}( A(x), B(y) )$$

Regel als Relation; Fuzzy Implikation

- Regel: IF  $X$  ist  $A$  THEN  $Y$  ist  $B$   
Fakt:  $X$  ist  $A'$   
Folgerung:  $Y$  ist  $B'$

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

Kompositionsregel der Inferenz

## Also:

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



**Hier:**

$$A'(x) = \begin{cases} 1 & \text{für } x = x_0 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

scharfe Eingabe!

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

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

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



## 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)





## Mehrere Regeln:

IF X ist  $A_1$ , THEN Y ist  $B_1$

IF X ist  $A_2$ , THEN Y ist  $B_2$

IF X ist  $A_3$ , THEN Y ist  $B_3$

...

IF X ist  $A_n$ , THEN Y ist  $B_n$

X ist  $A'$

---

Y ist  $B'$

$$\rightarrow R_1(x, y) = \text{Imp}_1( A_1(x), B_1(y) )$$

$$\rightarrow R_2(x, y) = \text{Imp}_2( A_2(x), B_2(y) )$$

$$\rightarrow R_3(x, y) = \text{Imp}_3( A_3(x), B_3(y) )$$

...

$$\rightarrow R_n(x, y) = \text{Imp}_n( A_n(x), B_n(y) )$$

## Mehrere Regeln bei scharfer Eingabe: $x_0$ gegeben

$$B_1'(y) = \text{Imp}_1(A_1(x_0), B_1(y) )$$

...

$$B_n'(y) = \text{Imp}_n(A_n(x_0), B_n(y) )$$

} Aggregation der Teilregeln bzw.  
lokalen Inferenzen notwendig!

**Aggregieren!**  $\Rightarrow B'(y) = \text{aggr}\{ B_1'(y), \dots, B_n'(y) \}$ , wobei  $\text{aggr} = \begin{cases} \min \\ \max \end{cases}$



### 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).



1. Welches Prinzip ist besser? FITA oder FATI?

2. Äquivalenz von FITA und FATI ?

**FITA:**

$$\begin{aligned} B'(y) &= \beta( B_1'(y), \dots, B_n'(y) ) \\ &= \beta( R_1(x, y) \circ A'(x), \dots, R_n(x, y) \circ A'(x) ) \end{aligned}$$

**FATI:**

$$\begin{aligned} B'(y) &= R(x, y) \circ A'(x) \\ &= \alpha( R_1(x, y), \dots, R_n(x, y) ) \circ A'(x) \end{aligned}$$



**Spezialfall:**

$$A'(x) = \begin{cases} 1 & \text{für } x = x_0 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

scharfe Eingabe!

## Zur Äquivalenz von FITA und FATI:

**FITA:**

$$\begin{aligned} B'(y) &= \beta( B_1'(y), \dots, B_n'(y) ) \\ &= \beta( \text{Imp}_1(A_1(x_0), B_1(y)), \dots, \text{Imp}_n(A_n(x_0), B_n(y)) ) \end{aligned}$$

**FATI:**

$$\begin{aligned} B'(y) &= R(x, y) \circ A'(x) \\ &= \sup_{x \in X} t( A'(x), R(x, y) ) && \text{(ab jetzt: Spezialfall)} \\ &= R(x_0, y) \\ &= \alpha( \text{Imp}_1( A_1(x_0), B_1(y) ), \dots, \text{Imp}_n( A_n(x_0), B_n(y) ) ) \end{aligned}$$

**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:

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

- **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:

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



## Wichtig:

- Regeln der Form **IF X ist A THEN Y ist B** aufgefasst als logische Implikationen
  - Dann macht  $R(x, y) = \text{Imp}(A(x), B(y))$  auch Sinn.
  - Wir erhalten:  $B'(y) = \sup_{x \in X} t(A'(x), R(x, y))$
- ⇒ je schlechter Prämisse  $A'(x)$  zutrifft, umso größer ist die Fuzzy-Menge  $B'(y)$
- ⇒ folgt sofort aus Axiom 1:  $a \leq b$  impliziert  $\text{Imp}(a, z) \geq \text{Imp}(b, z)$

## Interpretation der Ausgabemenge $B'(y)$ :

- $B'(y)$  ist die Menge der noch möglichen Werte
  - einzelne Regel liefert jeweils Einschränkung aller noch möglichen Werte
- ⇒ resultierende Fuzzy-Mengen  $B'_k(y)$  aus Einzelregeln müssen miteinander geschnitten werden!
- ⇒ Aggregieren via  $B'(y) = \min \{ B_1'(y), \dots, B_n'(y) \}$



## Wichtig:

- Werden Regeln der Form **IF X ist A THEN Y ist B** nicht als logische Implikationen aufgefasst, dann kann die Funktion  $Fkt(\cdot)$  in

$$R(x, y) = Fkt( A(x), B(y) )$$

wie für gewünschte Interpretation erforderlich gewählt werden.

- Häufige Vertreter (insbesondere in Fuzzy Regelung):

-  $R(x, y) = \min \{ A(x), B(x) \}$  Mamdani - „Implikation“

-  $R(x, y) = A(x) \cdot B(x)$  Larsen – „Implikation“

⇒ Das sind natürlich keine Implikationen sondern spezielle t-Normen!

⇒ Ist also die Relation  $R(x, y)$  gegeben,  
dann kann durch die *Kompositionsregel der Inferenz*

$$B'(y) = A'(x) \circ R(x, y) = \sup_{x \in X} \min \{ A'(x), R(x, y) \}$$

immer noch mit Hilfe der Fuzzy Logik eine Schlußfolgerung gezogen werden.



**Beispiel:** [JM96, S. 244ff.]

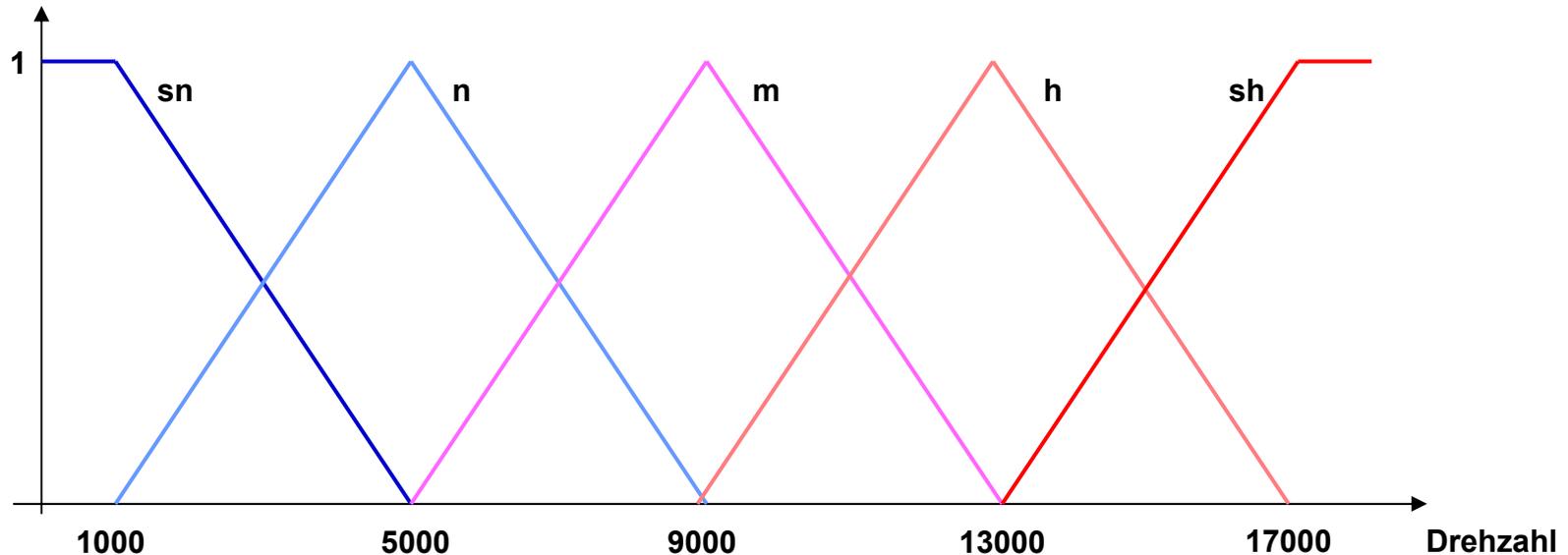
Industrielle Bohrmaschine → Regelung der Kühlmittelzufuhr

## Modellierung

Linguistische Variable : **Drehzahl**

Linguistische Terme : ***sehr niedrig, niedrig, mittel, hoch, sehr hoch***

Grundmenge :  $\mathcal{X}$  mit  $0 \leq x \leq 18000$  [U/min]





## Beispiel: (Fortsetzung)

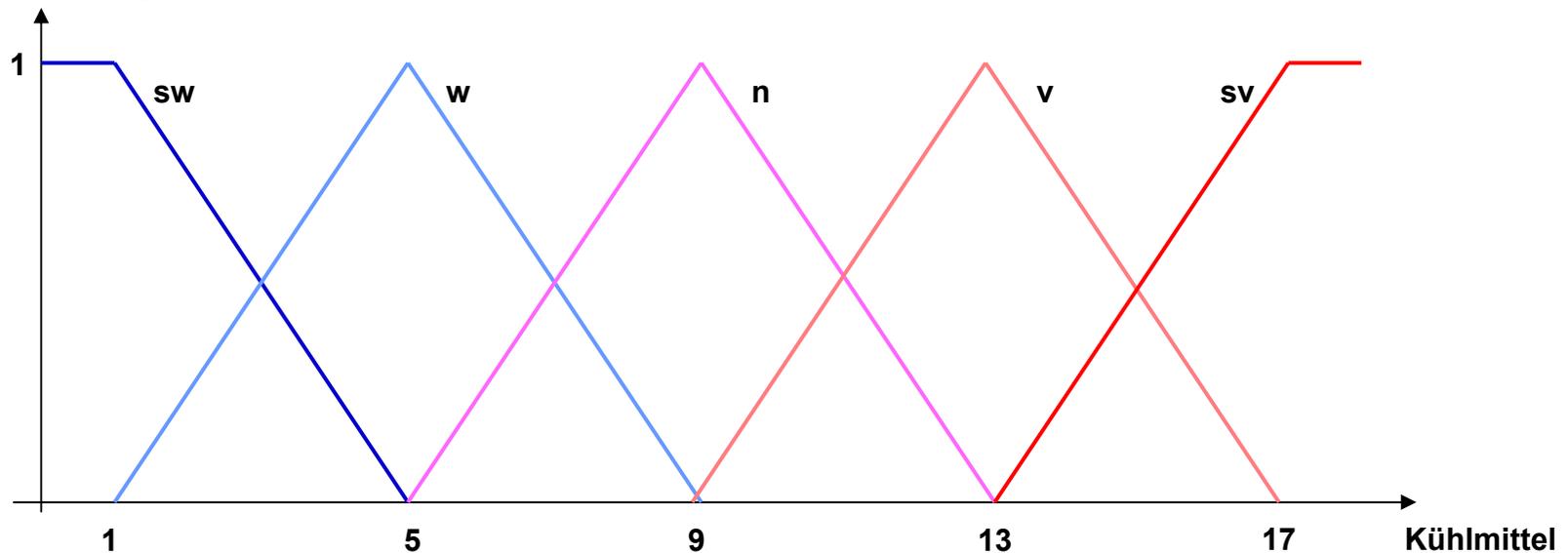
Industrielle Bohrmaschine → Regelung der Kühlmittelzufuhr

### Modellierung

Linguistische Variable : **Kühlmittelmenge**

Linguistische Terme : ***sehr wenig, wenig, normal, viel, sehr viel***

Grundmenge :  $\mathcal{Y}$  mit  $0 \leq y \leq 18$  [Liter/Zeiteinheit]





**Beispiel:** (Fortsetzung)

Industrielle Bohrmaschine → Regelung der Kühlmittelzufuhr

Regelbasis

<b>IF Drehzahl IS</b>	<b><i>sehr niedrig</i></b>	<b>THEN Kühlmittelmenge IS</b>	<b><i>sehr wenig</i></b>
	<b><i>niedrig</i></b>		<b><i>wenig</i></b>
	<b><i>mittel</i></b>		<b><i>normal</i></b>
	<b><i>hoch</i></b>		<b><i>viel</i></b>
	<b><i>sehr hoch</i></b>		<b><i>sehr viel</i></b>



## Beispiel: (Fortsetzung)

Industrielle Bohrmaschine → Regelung der Kühlmittelzufuhr

1. **Eingabe:** scharfer Wert  $x_0 = 10000 \text{ min}^{-1}$  (keine Fuzzy-Menge!)

→ **Fuzzyfizierung** = bestimme Zugehörigkeitswert für jede Fuzzy-Menge über  $\mathcal{X}$

→ ergibt  $D' = (0, 0, \frac{3}{4}, \frac{1}{4}, 0)$  via  $x \mapsto (D_{sn}(x_0), D_n(x_0), D_m(x_0), D_h(x_0), D_{sh}(x_0))$

2. FITA: lokale **Inferenz**  $\Rightarrow$  wg.  $\text{Imp}(0,a) = 0$  nur zu betrachten:

$$D_m: K'_n(y) = \text{Imp}(\frac{3}{4}, K_n(y))$$

$$D_h: K'_v(y) = \text{Imp}(\frac{1}{4}, K_v(y))$$

3. **Aggregieren:**

$$K'(y) = \text{aggr} \{ K'_n(y), K'_v(y) \} = \max \{ \text{Imp}(\frac{3}{4}, K_n(y)), \text{Imp}(\frac{1}{4}, K_v(y)) \}$$

?

?



**Beispiel:** (Fortsetzung)

Industrielle Bohrmaschine → Regelung der Kühlmittelzufuhr

$$K'(y) = \max \{ \text{Imp}(\frac{3}{4}, K_n(y)), \text{Imp}(\frac{1}{4}, K_v(y)) \}$$

Bei Regelungsaufgaben keine logikbasierte Interpretation:

→ max-Aggregation und

→ Relation  $R(x,y)$  nicht als Implikation auffassen.

Häufig:  $R(x,y) = \min(a, b)$  „Mamdani-Regler“

**Also:**

$$K'(y) = \max \{ \min \{ \frac{3}{4}, K_n(y) \}, \min \{ \frac{1}{4}, K_v(y) \} \}$$

→ Graphische Illustration

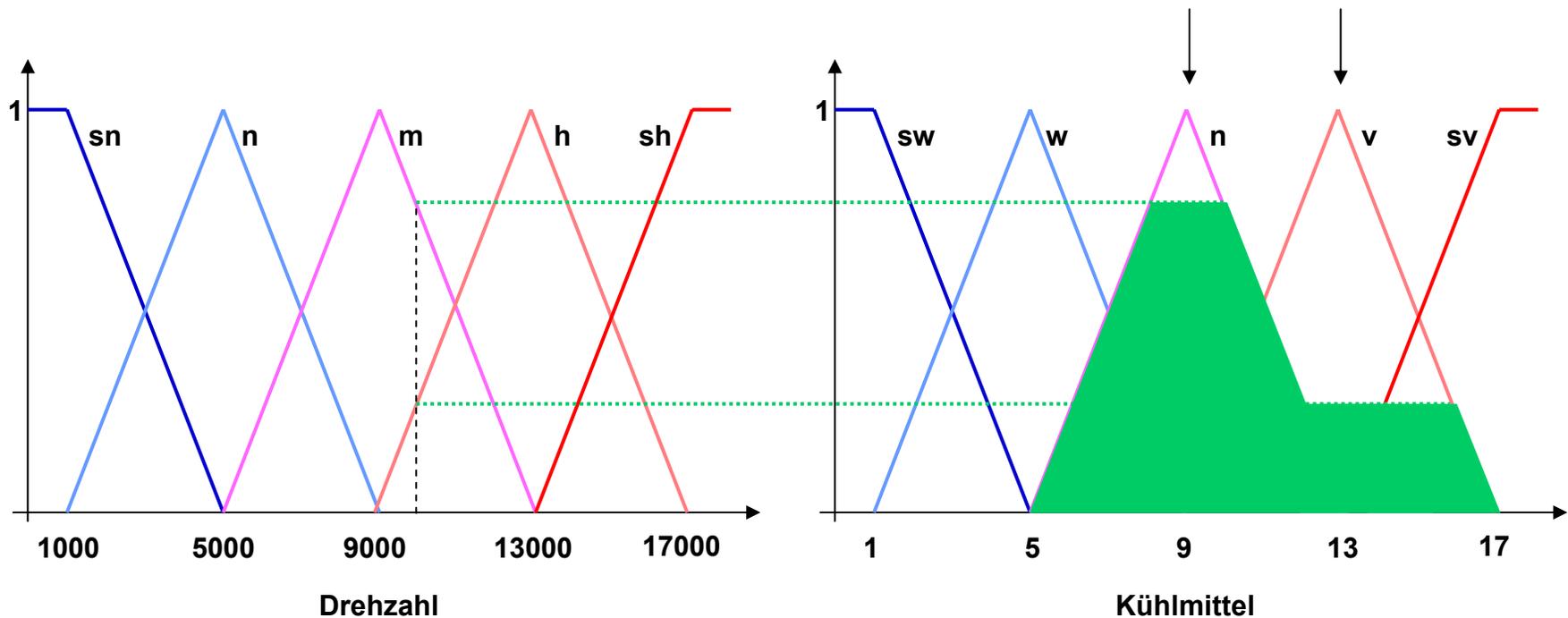


# Approximatives Schließen

## Beispiel: (Fortsetzung)

Industrielle Bohrmaschine → Regelung der Kühlmittelzufuhr

$$K'(y) = \max \{ \min \{ \frac{3}{4}, K_n(y) \}, \min \{ \frac{1}{4}, K_v(y) \} \}, x_0 = 10000$$





**Was erhalten wir für  $K'(y)$  aus vorherigen Beispiel, wenn**

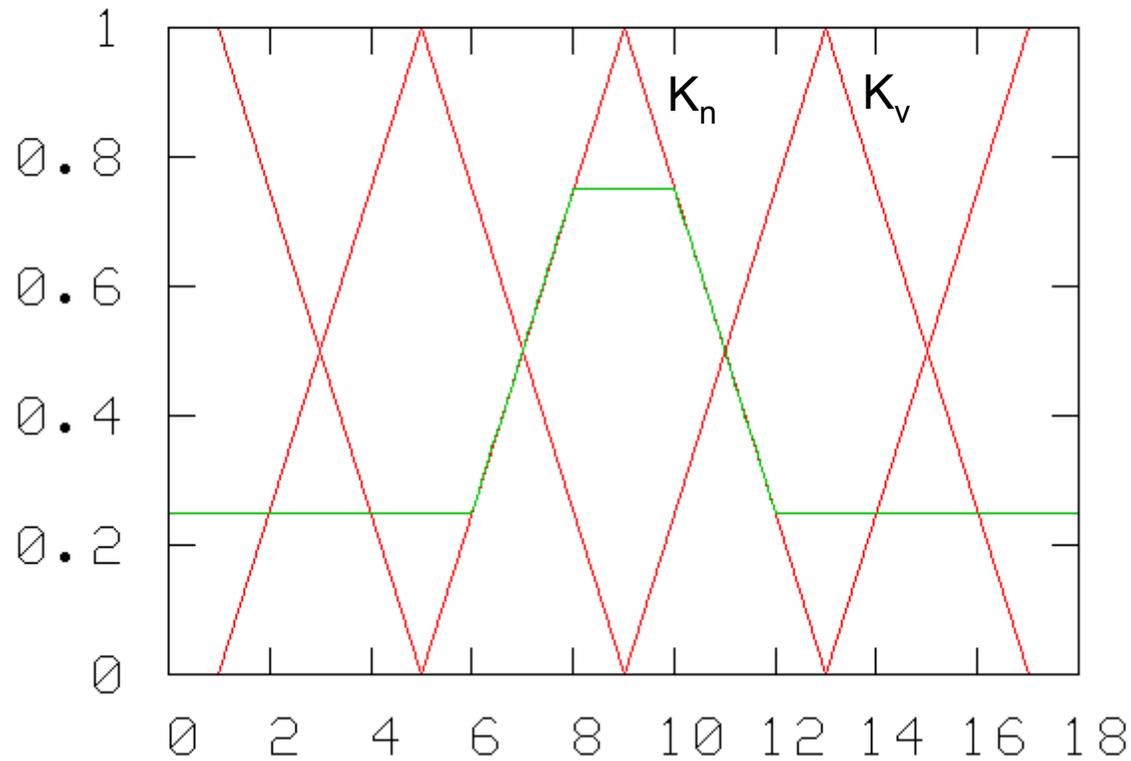
- Regeln logikbasiert interpretiert werden (min-Aggregation) und
- verschiedene Implikationsregeln verwendet werden?

## **Zur Erinnerung:**

- Bohrmaschine benötigt Kühlmittelzufuhr.
- Bei  $x_0 = 10000$  Umdrehungen/min. sollte  $K'(y)$  ermittelt werden.
- Zugehörigkeitsgrad zu Fuzzy-Mengen für Drehzahl  $x_0$ :  
 $\text{mittel}(x_0) = 0.75$  und  $\text{hoch}(x_0) = 0.25$ , sonst = 0.



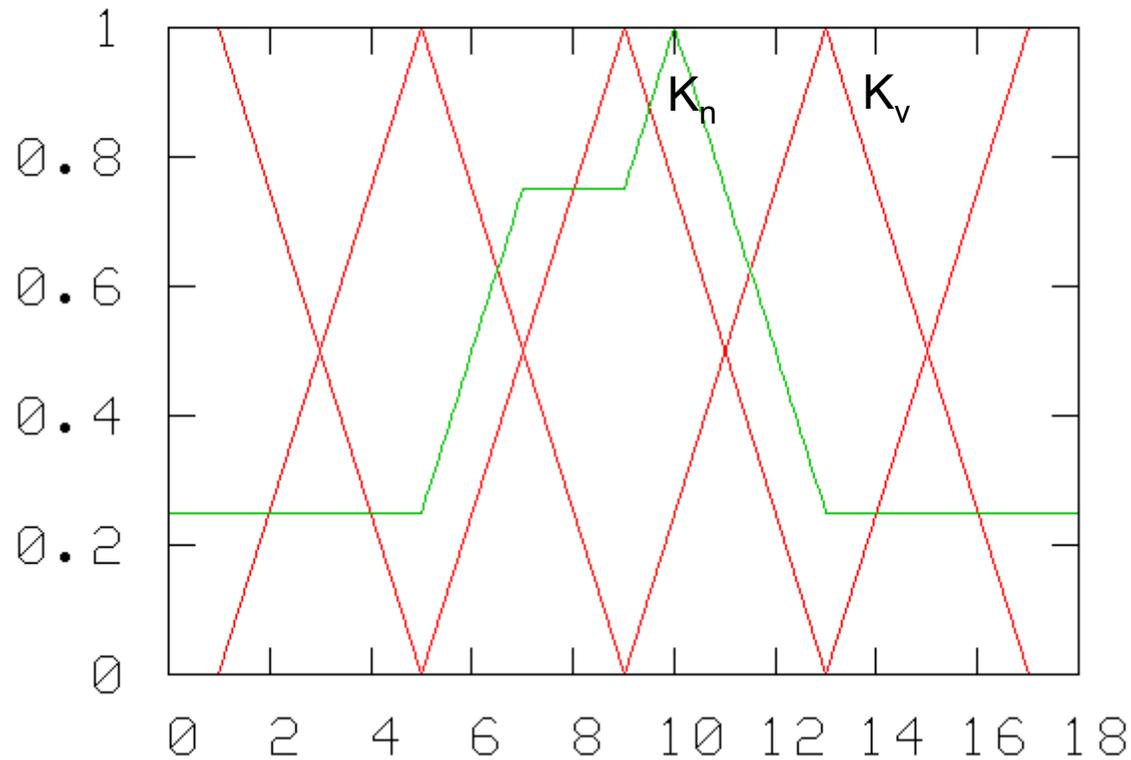
Kleene / Dienes



$$\text{Imp}(a, b) = \max \{ 1 - a, b \}$$



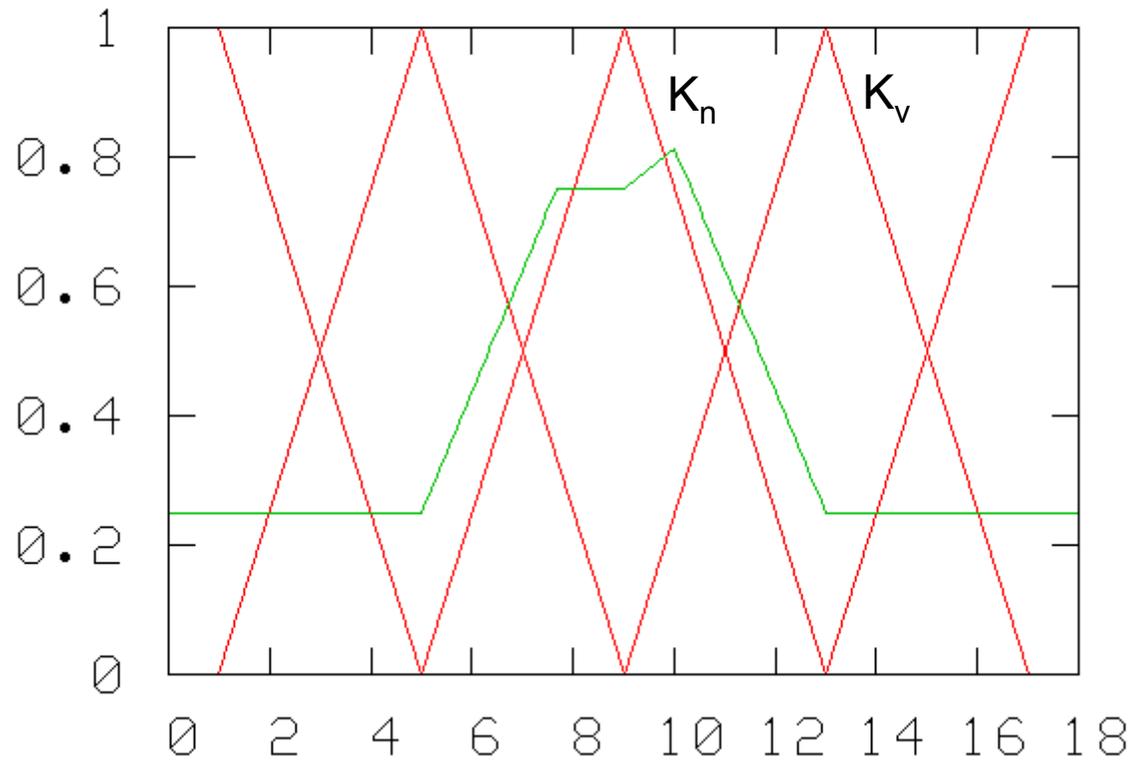
Lukaciewicz



$$\text{Imp}(a, b) = \min \{ 1, 1 - a + b \}$$



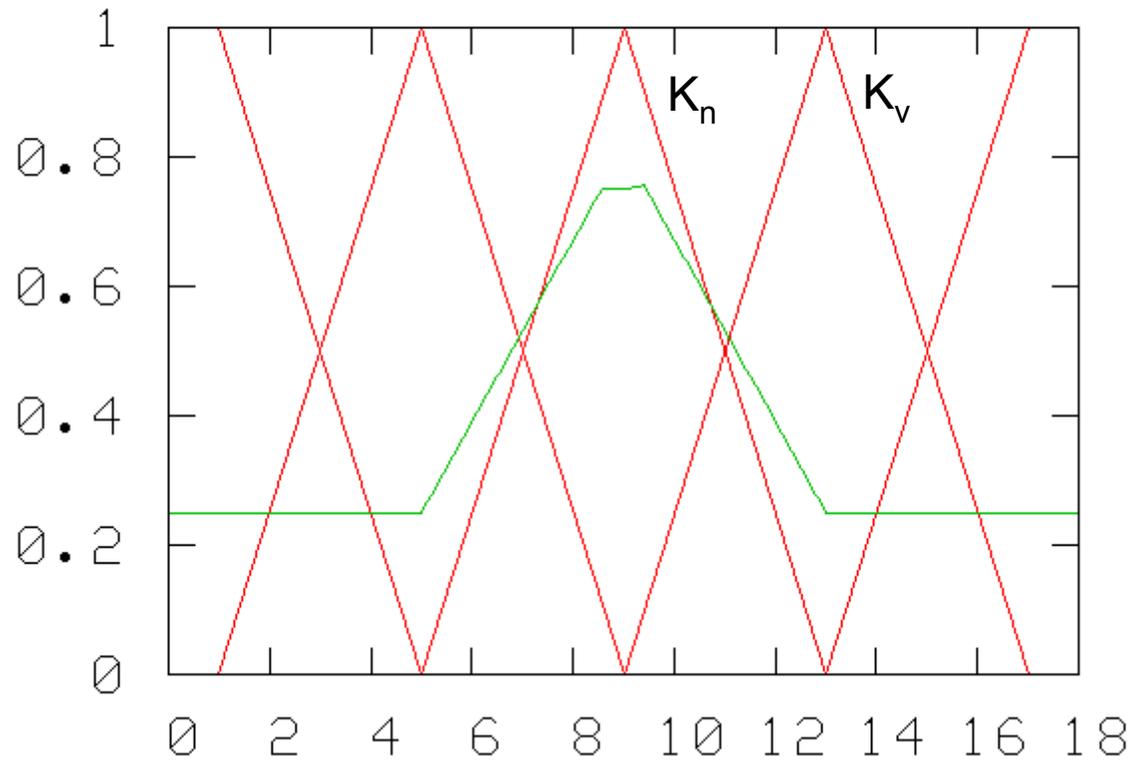
## Reichenbach



$$\text{Imp}(a, b) = 1 - a + ab$$



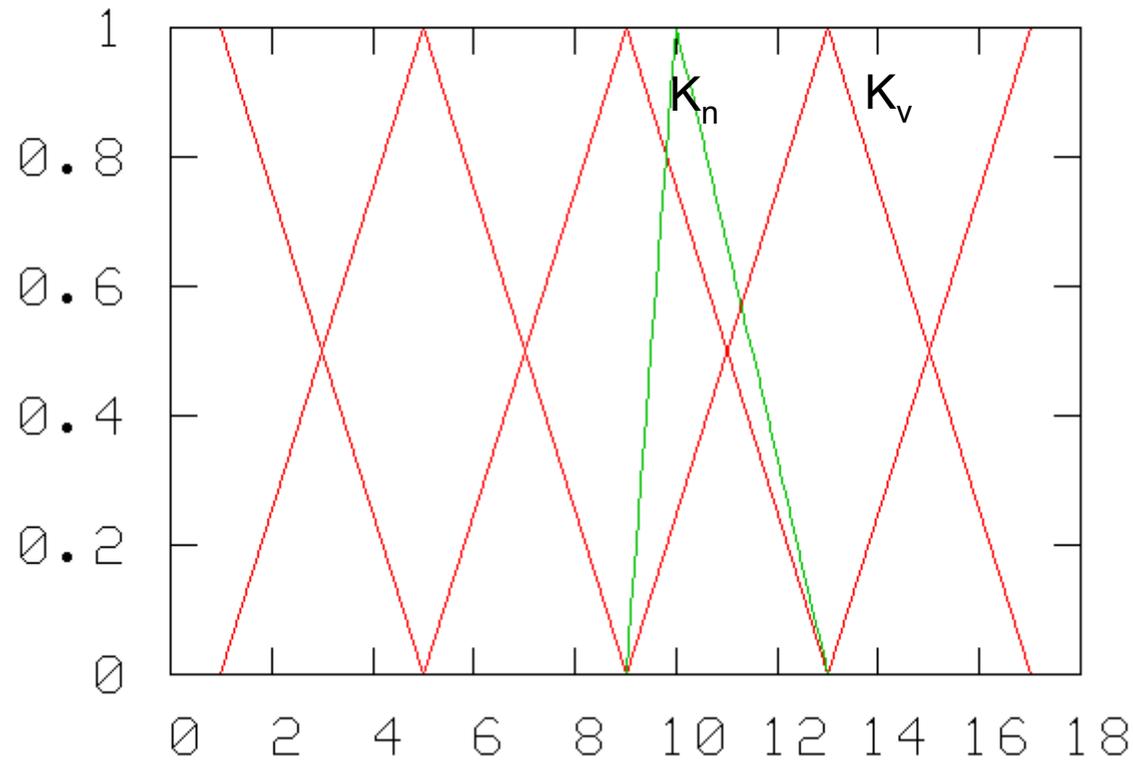
Klir / Yuan #1



$$\text{Imp}(a, b) = 1 - a + a^2b$$



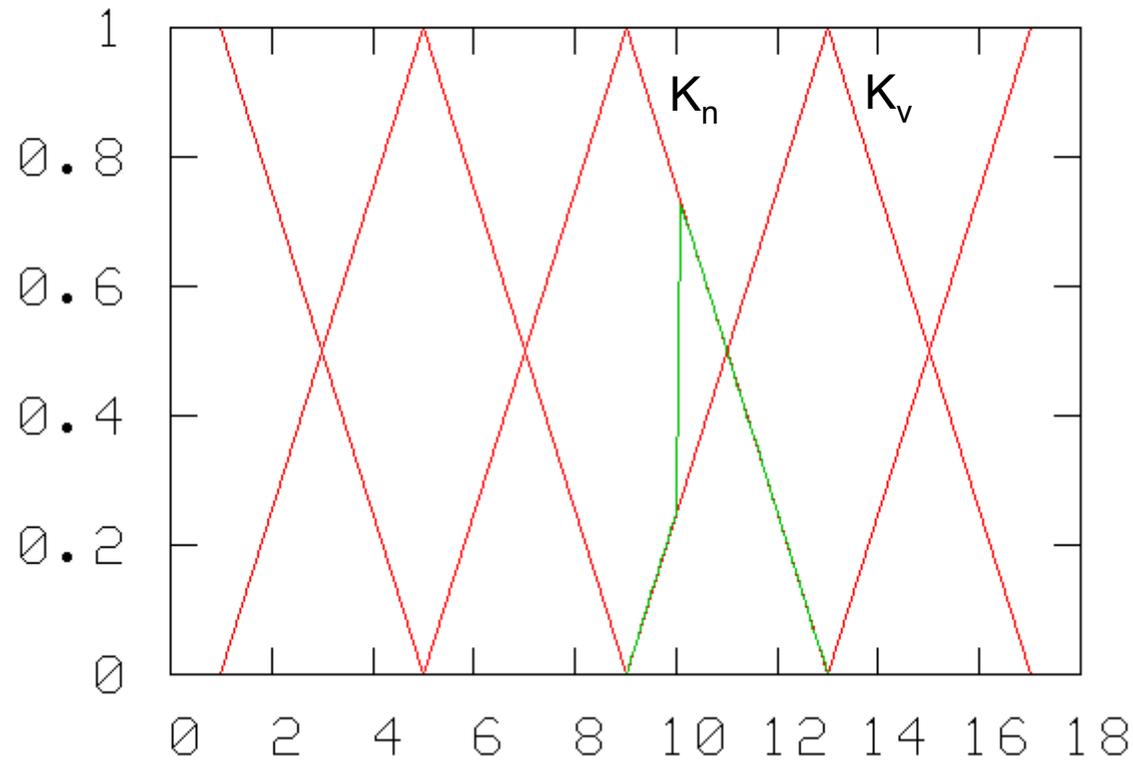
Goguen



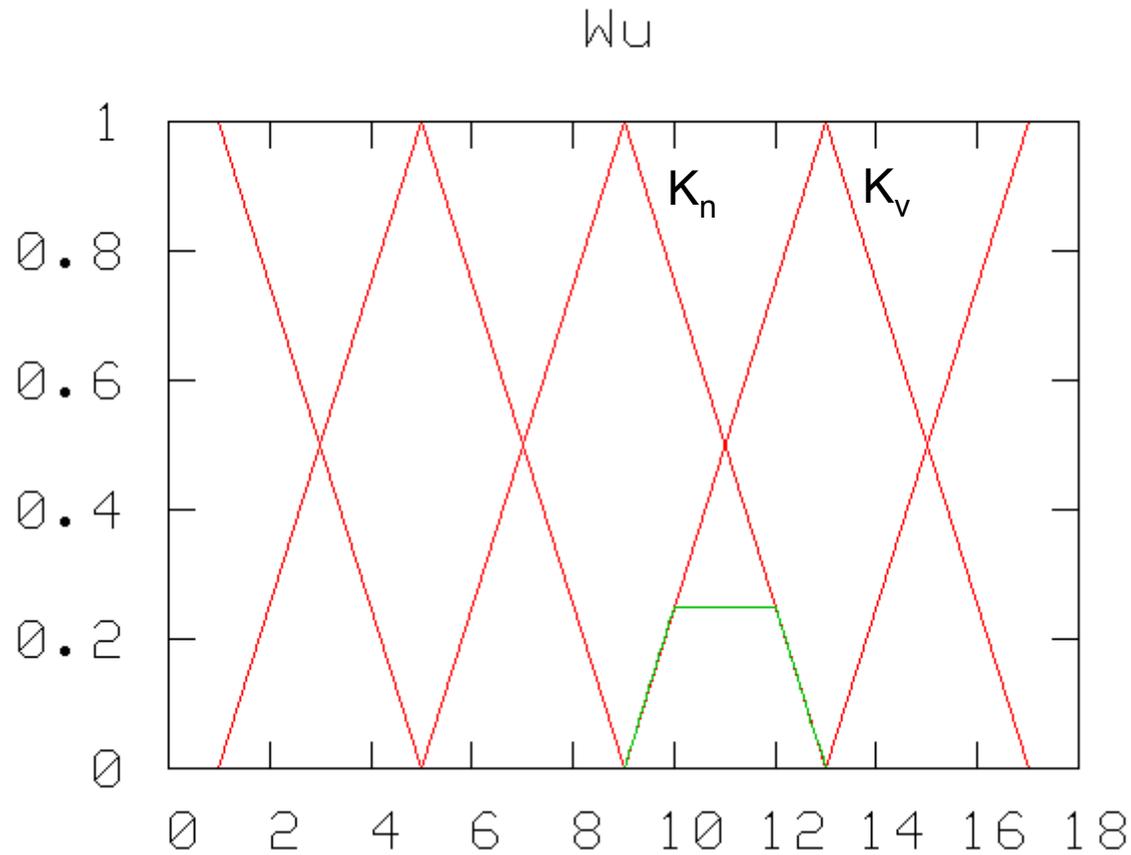
$$\text{Imp}(a, b) = \begin{cases} 1, & \text{falls } a \leq b \\ b/a, & \text{falls } a > b \end{cases}$$



Goedel



$$\text{Imp}(a, b) = \begin{cases} 1, & \text{falls } a \leq b \\ b, & \text{falls } a > b \end{cases}$$



$$\text{Imp}(a, b) = \begin{cases} 1 & , \text{ falls } a \leq b \\ \min \{ 1 - a, b \} & , \text{ falls } a > b \end{cases}$$



**Bemerkungen** (zu den hier gezeigten Beispielen):

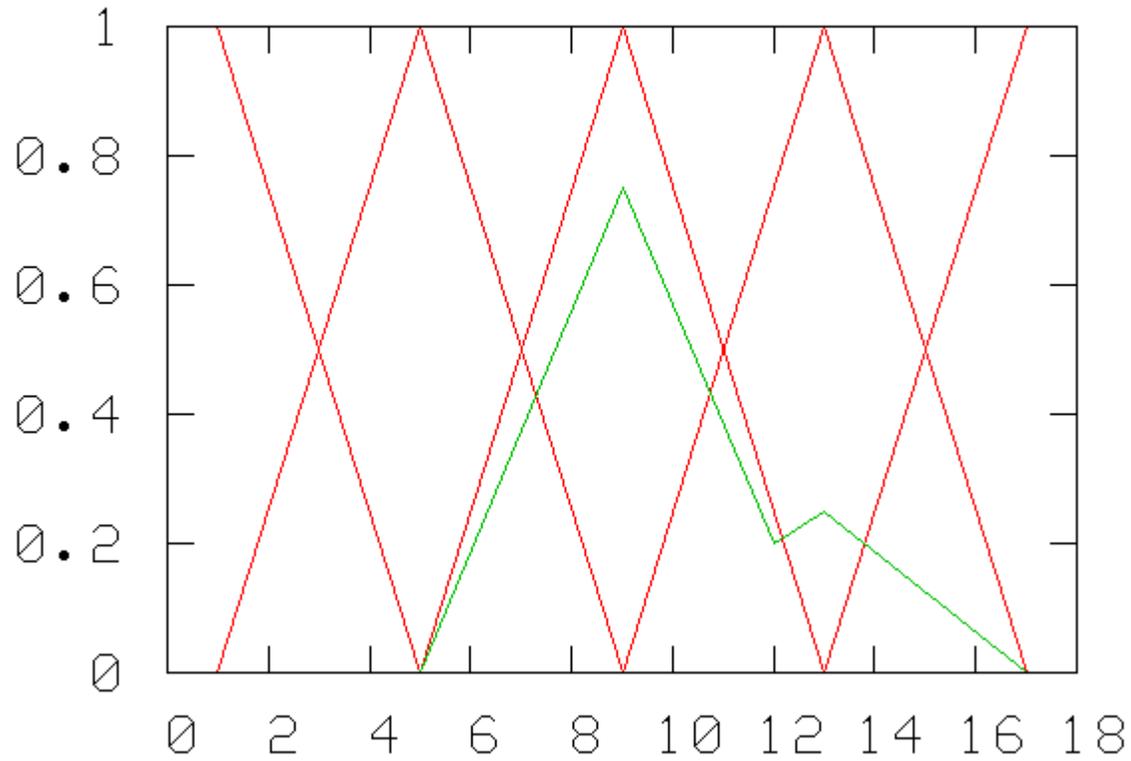
- Lukaciewicz-Implikation erfüllt alle 9 Axiome.
- Wu-Implikation ergibt beim Inferenzschritt für  $A'=A$  genau  $B'=B$ .
- Zugehörigkeitsgrad  $B'(y) = 0$  nur mit Implikationen möglich, für die  $\text{Imp}(a, 0) = 0$  für  $a > 0$  gilt: z.B. Gödel, Goguen, Wu.

**Was erhalten wir für  $B'(y)$  aus vorherigen Beispiel, wenn**

- Regeln nicht logikbasiert interpretiert werden (max-Aggregation) und
- verschiedene Relationszusammenhänge verwendet werden?



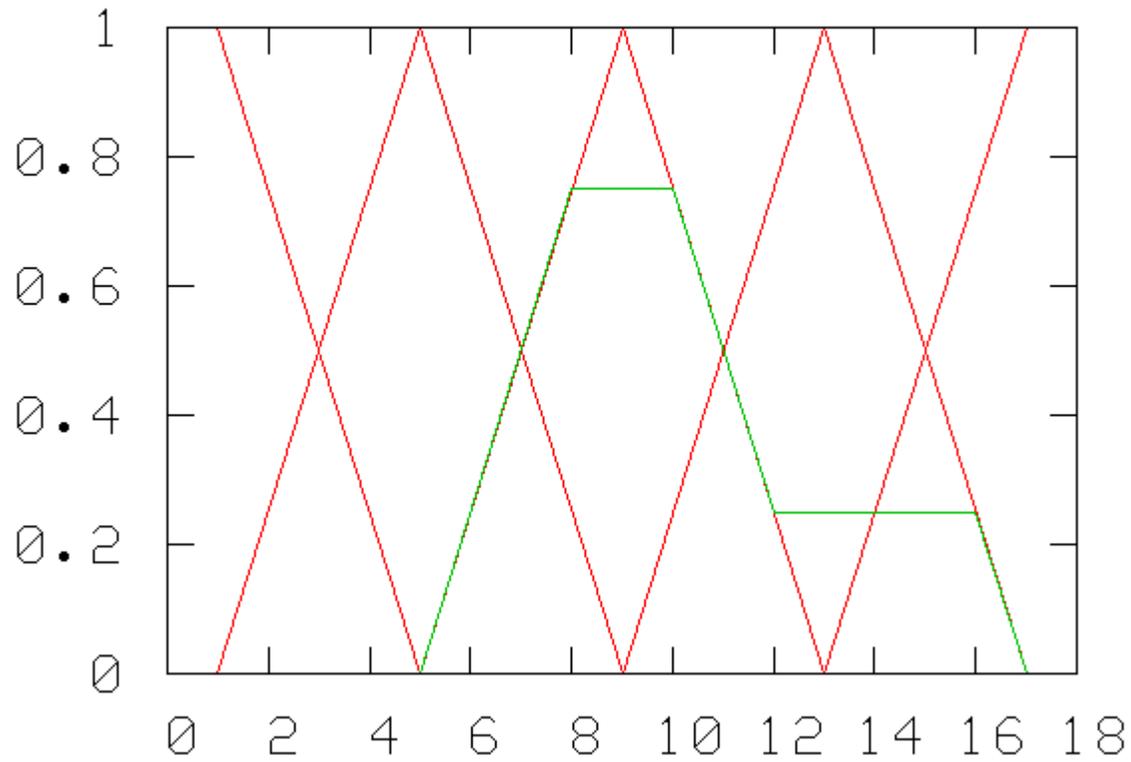
Larsen



$$R(x, y) = A(x) \cdot B(x)$$



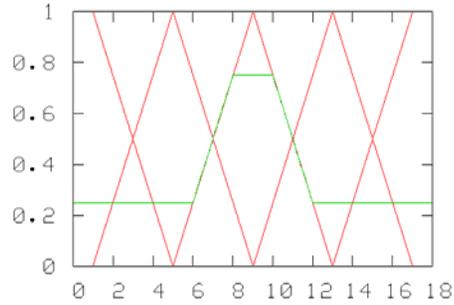
Mamdani



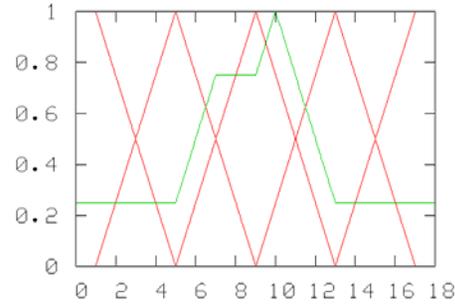
$$R(x, y) = \min \{ A(x), B(x) \}$$



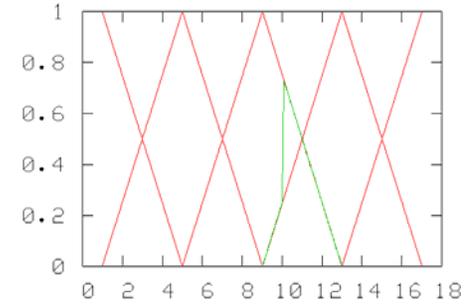
Kleene / Diener



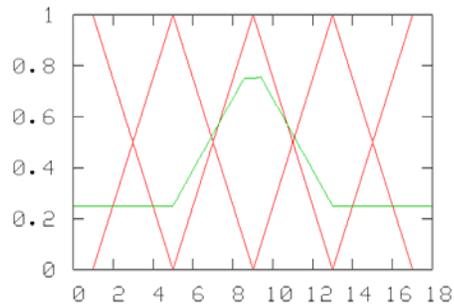
Lukaciewicz



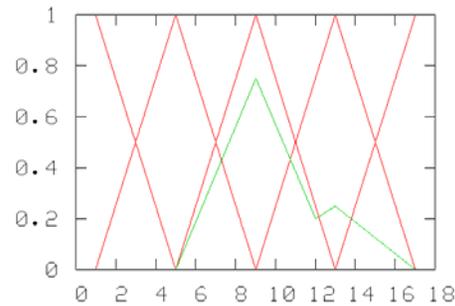
Goedel



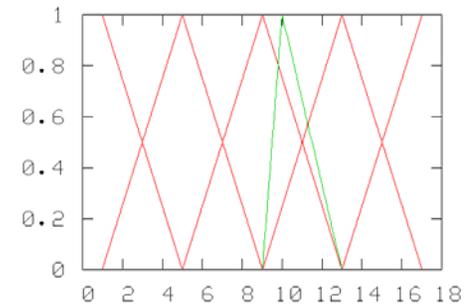
Klir / Yuan #1



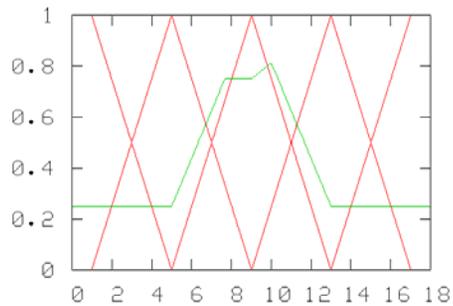
Larsen



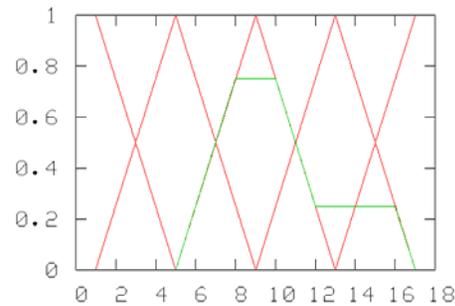
Goguen



Reichenbach



Mamdani



Wu

