

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
- ...



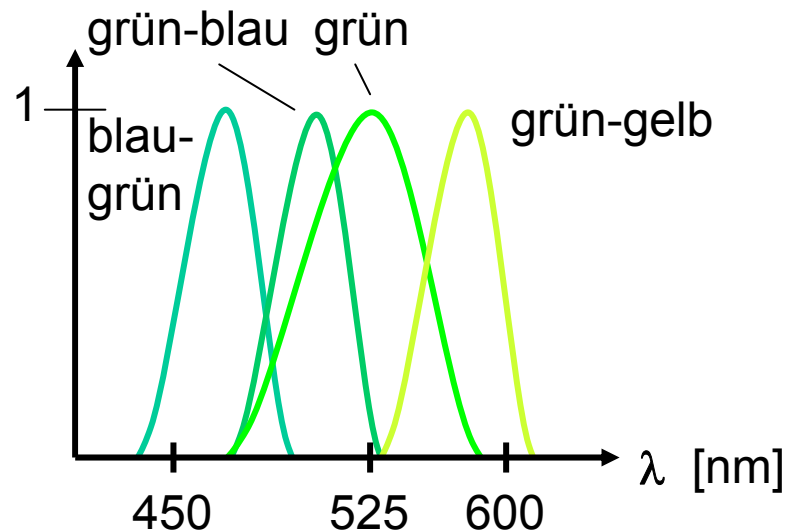
Linguistische Variable:

Sprachlicher Begriff, der verschiedene Werte annehmen kann

Bsp: **Farbe** kann Werte **rot, grün, blau, gelb, ...** annehmen

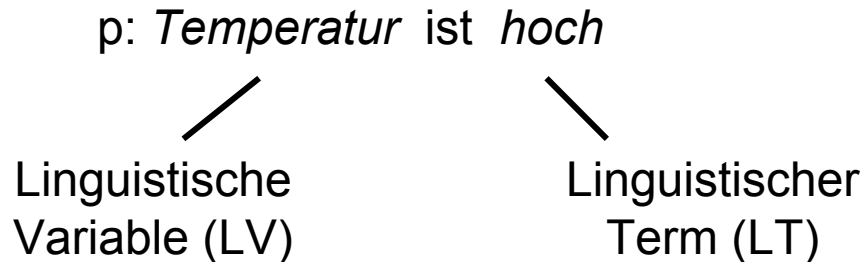
Die Werte (rot, grün, ...) heißen **linguistische Terme**

Den linguistischen Termen werden Fuzzy-Mengen zugeordnet





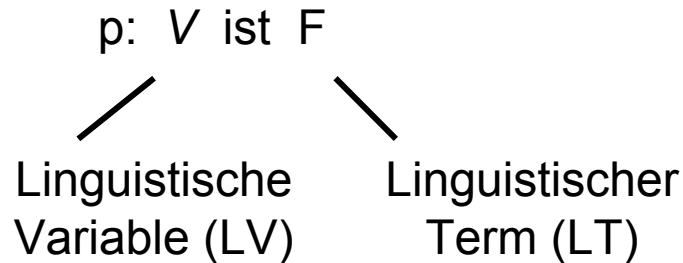
Unscharfe Aussage (*fuzzy proposition*)



- LV kann verschiedene LT zugeordnet werden: *hoch, mittel, tief, ...*
- *hohe, mittlere, tiefe* Temperatur sind Fuzzy-Mengen über der scharfen Temperaturskala
- Wahrheitsgrad der unscharfen Aussage „Temperatur ist hoch“ wird für **konkreten scharfen** Temperaturwert v als gleich dem Zugehörigkeitsgrad $hoch(v)$ der Fuzzy-Menge *hoch* interpretiert



Unscharfe Aussage (*fuzzy proposition*)



eigentlich steht da:

p: V ist F(v)

und

$T(p) = F(v)$ für einen konkreten scharfen Wert v

↙
truth(p)

schafft Verbindung
zwischen
Zugehörigkeitsgrad
einer Fuzzy-Menge
und Wahrheitsgrad
einer Aussage



Unscharfe Aussage (*fuzzy proposition*)

p: IF *Heizung* ist *heiß*, THEN *Energieverbrauch* ist *hoch*

| | | |

LV LT LV LT

hier wird eine Beziehung / Relation zwischen

- a) Temperatur der Heizung und
 - b) Menge des Energieverbrauches
- ausgedrückt:

p: (*Heizung*, *Energieverbrauch*) $\in R$ Relation



Unscharfe Aussage (*fuzzy proposition*)

p: IF X ist A, THEN Y ist B

LV	LT	LV	LT

Wie können wir hier den Grad der Wahrheit $T(p)$ angeben?

- Für konkrete scharfe Werte x, y kennen wir $A(x)$ und $B(y)$
- $A(x)$ und $B(y)$ müssen durch Relation R zu einem Wert verarbeitet werden
- $R(x, y) = \text{Funktion}(A(x), B(y))$ ist Fuzzy-Menge über $X \times Y$
- wie zuvor: interpretiere $T(p)$ als Zugehörigkeitsgrad $R(x, y)$



Unscharfe Aussage (*fuzzy proposition*)

p: IF X ist A, THEN Y ist B

A ist Fuzzy-Menge über X

B ist Fuzzy-Menge über Y

R ist Fuzzy-Menge über $X \times Y$

$\forall (x,y) \in X \times Y: R(x, y) = \text{Imp}(A(x), B(y))$

Was ist $\text{Imp}(\cdot, \cdot)$?

\Rightarrow „geeignete“ Fuzzy-Implikation $[0,1] \times [0,1] \rightarrow [0,1]$



Annahme: Wir kennen „geeignetes“ $\text{Imp}(a,b)$.

Wie berechnet man den Wahrheitsgrad $T(p)$?

Beispiel:

Sei $\text{Imp}(a, b) = \min\{ 1, 1 - a + b \}$ und gegeben seien Fuzzy-Mengen

A:

x_1	x_2	x_3
0.1	0.8	1.0

B:

y_1	y_2
0.5	1.0

\Rightarrow

R	x_1	x_2	x_3
y_1	1.0	0.7	0.5
y_2	1.0	1.0	1.0

z.B.

$$R(x_2, y_1) = \text{Imp}(A(x_2), B(y_1)) = \text{Imp}(0.8, 0.5) = \min\{1.0, 0.7\} = 0.7$$

und $T(p)$ für (x_2, y_1) ist $R(x_2, y_1) = 0.7$ ■



Inferenz aus unscharfen Aussagen

- Sei $\forall x, y: y = f(x)$.

IF $X = x$ THEN $Y = f(x)$

- IF $X \in A$ THEN $Y \in B = \{ y \in Y: y = f(x), x \in A \}$



Inferenz aus unscharfen Aussagen

- Sei Beziehung zw. x und y eine Relation R auf $X \times Y$

IF $X = x$ THEN $Y \in B = \{y \in Y: (x, y) \in R\}$

- IF $X \in A$ THEN $Y \in B = \{y \in Y: (x, y) \in R, x \in A\}$



Inferenz aus unscharfen Aussagen

IF $X \in A$ THEN $Y \in B = \{ y \in Y : (x, y) \in R, x \in A \}$

Auch ausdrückbar über charakt. Fkt. Der Mengen A, B, R :

$$\forall y \in Y: B(y) = \sup_{x \in X} \min \{ A(x), R(x, y) \}$$

Jetzt: A', B' unscharfe Mengen über X bzw. Y

Wenn R und A' gegeben:

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

Kompositionsregel der Inferenz (in Matrixform): $B' = A' \circ R$



Inferenz aus unscharfen Aussagen

- klassisch:
Modus ponens

$$\begin{array}{l} a \Rightarrow b \\ a \\ \hline b \end{array}$$

- fuzzy:
Generalisierter modus ponens (GMP)

$$\begin{array}{l} \text{IF } X \text{ ist } A, \text{ THEN } Y \text{ ist } B \\ X \text{ ist } A' \\ \hline Y \text{ ist } B' \end{array}$$

Bsp.: IF *Heizung* ist heiß, THEN *Energieverbrauch* ist hoch
Heizung ist warm

Energieverbrauch ist normal



Beispiel: GMP

Gegeben sei

A:	x_1	x_2	x_3
	0.5	1.0	0.6

B:	y_1	y_2
	1.0	0.4

mit der Regel: IF X is A THEN Y ist B

Für den Fakt

A':	x_1	x_2	x_3
	0.6	0.9	0.7

\Rightarrow

R	x_1	x_2	x_3
y_1	1.0	1.0	1.0
y_2	0.9	0.4	0.8

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

Also: $A' \circ R = B'$

$$\begin{pmatrix} 0.6 & 0.9 & 0.7 \end{pmatrix} \circ \begin{pmatrix} 1.0 & 0.9 \\ 1.0 & 0.4 \\ 1.0 & 0.8 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.9 & 0.7 \end{pmatrix}$$

mit max-min-Komposition





Inferenz aus unscharfen Aussagen

- klassisch:
Modus tollens

$$\begin{array}{r} a \Rightarrow b \\ \bar{b} \\ \hline \bar{a} \end{array}$$

- fuzzy:
Generalisierter modus ponens (GMP)

$$\begin{array}{r} \text{IF } X \text{ ist } A, \text{ THEN } Y \text{ ist } B \\ Y \text{ ist } B' \\ \hline X \text{ ist } A' \end{array}$$

Bsp.: IF *Heizung* ist heiß, THEN *Energieverbrauch* ist hoch
Energieverbrauch ist normal
Heizung ist warm



Beispiel: GMT

Gegeben sei

A:

x_1	x_2	x_3
0.5	1.0	0.6

B:

y_1	y_2
1.0	0.4

mit der Regel: IF X is A THEN Y ist B

Für den Fakt

B' :

y_1	y_2
0.9	0.7

\Rightarrow

R	x_1	x_2	x_3
y_1	1.0	1.0	1.0
y_2	0.9	0.4	0.8

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

$$\text{Also: } B' \circ R^{-1} = A' \quad \left(\begin{array}{cc} 0.9 & 0.7 \end{array} \right) \circ \left(\begin{array}{ccc} 1.0 & 1.0 & 1.0 \\ 0.9 & 0.4 & 0.8 \end{array} \right) = \left(\begin{array}{ccc} 0.9 & 0.9 & 0.9 \end{array} \right)$$

mit max-min-Komposition





Inferenz aus unscharfen Aussagen

- klassisch:
Hypothetischer Syllogismus

$$\begin{array}{l} a \Rightarrow b \\ b \Rightarrow c \\ \hline a \Rightarrow c \end{array}$$

- fuzzy:
Generalisierter HS

$$\begin{array}{l} \text{IF } X \text{ ist A, THEN } Y \text{ ist B} \\ \text{IF } Y \text{ ist B, THEN } Z \text{ ist C} \\ \hline \text{IF } X \text{ ist A, THEN } Z \text{ ist C} \end{array}$$

Bsp.: IF *Heizung* ist heiß, THEN *Energieverbrauch* ist hoch
 IF *Energieverbrauch* ist hoch, THEN *Lebensunterhalt* ist teuer
 IF *Heizung* ist heiß, THEN *Lebensunterhalt* ist teuer



Beispiel: GHS

Fuzzy-Mengen $A(x)$, $B(x)$, $C(x)$ sind gegeben.

⇒ daraus lassen sich die 3 Relationen

$$R_1(x,y) = \text{Imp}(A(x),B(y))$$

$$R_2(y,z) = \text{Imp}(B(y),C(z))$$

$$R_3(x,z) = \text{Imp}(A(x),C(z))$$

berechnen und als Matrizen R_1 , R_2 , R_3 angeben.

Wir sagen:

Der GHS gilt, wenn $R_1 \circ R_2 = R_3$



Also: Was macht Sinn für $\text{Imp}(\cdot, \cdot)$?

$\text{Imp}(a, b)$ soll unscharfe Version der Implikation ($a \Rightarrow b$) ausdrücken

Klassisch: $a \Rightarrow b$ identisch zu $\bar{a} \vee b$

Wie lassen sich unscharfe boolesche Ausdrücke berechnen?

Forderung: Für $a, b \in \{0, 1\}$ kompatibel zur scharfen Version (und mehr).

a	b	$a \wedge b$	$t(a, b)$
0	0	0	0
0	1	0	0
1	0	0	0
1	1	1	1

a	b	$a \vee b$	$s(a, b)$
0	0	0	0
0	1	1	1
1	0	1	1
1	1	1	1

a	\bar{a}	$c(a)$
0	1	1
1	0	0



Also: Was macht Sinn für $\text{Imp}(\cdot, \cdot)$?

1. Ansatz: S-Implikationen

Klassisch: $a \Rightarrow b$ identisch zu $\bar{a} \vee b$

Fuzzy: $\text{Imp}(a, b) = s(c(a), b)$

2. Ansatz: R-Implikationen

Klassisch: $a \Rightarrow b$ identisch zu $\max\{x \in \mathbb{B} : a \wedge x \leq b\}$

Fuzzy: $\text{Imp}(a, b) = \max\{x \in [0,1] : t(a, x) \leq b\}$

3. Ansatz: QL-Implikationen

Klassisch: $a \Rightarrow b$ identisch zu $\bar{a} \vee b \equiv \bar{a} \vee (a \wedge b)$ wg. Absorptionsgesetz

Fuzzy: $\text{Imp}(a, b) = s(c(a), t(a, b))$ (duale Tripel ?)



Beispiele: S-Implikationen $\text{Imp}(a, b) = s(c_s(a), b)$

1. Kleene-Dienes-Implikation

$$s(a, b) = \max\{ a, b \} \quad (\text{Std.})$$

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

2. Reichenbach-Implikation

$$s(a, b) = a + b - ab \quad (\text{alg. S.})$$

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

3. Lukasiewicz-Implikation

$$s(a, b) = \min\{ 1, a + b \} \quad (\text{beschr. S.})$$

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



Beispiele: R-Implikationen $\text{Imp}(a, b) = \max\{ x \in [0, 1] : t(a, x) \leq b \}$

1. Gödel-Implikation

$$t(a, b) = \min\{ a, b \} \quad (\text{Std.})$$

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

2. Goguen-Implikation

$$t(a, b) = ab \quad (\text{alg. P.})$$

$$\text{Imp}(a, b) = \begin{cases} 1 & , \text{ für } a \leq b \\ \frac{b}{a} & , \text{ sonst} \end{cases}$$

3. Lukasiewicz-Implikation

$$t(a, b) = \max\{ 0, a + b - 1 \} \quad (\text{beschr. D.})$$

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



Beispiele: QL-Implikationen $\text{Imp}(a, b) = s(c(a), t(a, b))$

1. Zadeh-Implikation

$$t(a, b) = \min \{ a, b \} \quad (\text{Std.})$$

$$s(a, b) = \max \{ a, b \} \quad (\text{Std.})$$

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

2. „NN“-Implikation ☺ (Klir/Yuan 1994)

$$t(a, b) = ab \quad (\text{alg. P.})$$

$$s(a, b) = a + b - ab \quad (\text{alg. S.})$$

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

3. Kleene-Dienes-Implikation

$$t(a, b) = \max \{ 0, a + b - 1 \} \quad (\text{beschr. D.})$$

$$s(a, b) = \min \{ 1, a + b \} \quad (\text{beschr. S.})$$

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



Axiome für unscharfe Implikationen

- | | |
|--|-----------------------------|
| 1. $a \leq b$ impliziert $\text{Imp}(a, x) \geq \text{Imp}(b, x)$ | Monotonie im 1. Argument |
| 2. $a \leq b$ impliziert $\text{Imp}(x, a) \leq \text{Imp}(x, b)$ | Monotonie im 2. Argument |
| 3. $\text{Imp}(0, a) = 1$ | Dominanz der Unrichtigkeit |
| 4. $\text{Imp}(1, b) = b$ | Neutralität der Richtigkeit |
| 5. $\text{Imp}(a, a) = 1$ | Identität |
| 6. $\text{Imp}(a, \text{Imp}(b, x)) = \text{Imp}(b, \text{Imp}(a, x))$ | Austausch-Eigenschaft |
| 7. $\text{Imp}(a, b) = 1$ gdw. $a \leq b$ | Randbedingung |
| 8. $\text{Imp}(a, b) = \text{Imp}(c(b), c(a))$ | Kontraposition |
| 9. $\text{Imp}(\cdot, \cdot)$ ist stetig | Stetigkeit |



Charakterisierung der unscharfen Implikationen

Satz:

Imp: $[0,1] \times [0,1] \rightarrow [0,1]$ erfüllt Axiome 1-9 für unscharfe Implikationen für ein gewisses unscharfes Komplement $c(\cdot)$ \Leftrightarrow

\exists str. m. w., stetige Fkt. $F: [0,1] \rightarrow [0, \infty)$ mit

- $f(0) = 0$
- $\forall a, b \in [0,1]: \text{Imp}(a, b) = f^{-1}(f(1) - f(a) + f(b))$
- $\forall a \in [0,1]: c(a) = f^{-1}(f(1) - f(a))$

Beweis: Smets & Magrez (1987). ■

Beispiele: (Übung)



Auswahl einer „geeigneten“ unscharfen Implikation

Zitat: (Klir & Yuan 1995, S. 312)

„To select an appropriate fuzzy implication for approximate reasoning under each particular situation is a difficult problem.“

Richtschnur:

GMP, GMT, GHS sollten mit MP, MT, HS kompatibel sein für unscharfe Implikation bei Berechnung von Relationen:

$$B(y) = \sup \{ t(A(x), \text{Imp}(A(x), B(y))) : x \in \mathcal{X} \}$$

Beispiel:

Gödel-Imp. für $t = \text{beschr. Diff.}$