

Kapitel 8
Probabilistische und Possibilistische Logik

23. Juni 2005

Zusammenfassung

- ▶ Kapitel 1-2 Grundlagen,
- ▶ Kapitel 3 Fuzzy-Mengen und -Relationen,
- ▶ Kapitel 4 Erweiterung des klassischen Beweisbegriffes,
- ▶ Kapitel 5 Abstrakte Fuzzy-Logik,
- ▶ Kapitel 6 Fuzzy-Logik zur Modellierung von Vagheit,
- ▶ Kapitel 7 kanonische Erweiterungen zweiwertiger Operatoren,

Plan für heute

- ▶ Kapitel 8: Fuzzy-Logik zur Modellierung von Unsicherheit,
 - Possibilistisches Schließen,
 - Probabilistisches Schließen.

Zufallsgrößen

- ▶ mit Hilfe von Zufallsgröße wird der (unsichere) Ausgang eines Zufallsexperimentes beschrieben,
- ▶ die **Zufallsgröße X** nimmt Werte aus einem **Grundbereich Ω** an,
- ▶ falls Ω endlich oder abzählbar: **diskrete Zufallsgröße**,
- ▶ Zufallsexperiment des Würfels: $\Omega = \{1, \dots, 6\}$,
- ▶ Information über den Würfel \rightarrow **Wahrscheinlichkeitsverteilung**.

Beispiel Würfel

Wahrscheinlichkeiten für einen gleichverteilten Würfel:

$$P(\omega_i) = \begin{cases} 1/6, & \text{falls } 1 \leq \omega_i \leq 6; \\ 0, & \text{sonst.} \end{cases}$$

Die Summe aller Wahrscheinlichkeiten in Ω muß 1 ergeben.

Die Wahrscheinlichkeit mit einem Würfel eine Sechs zu würfeln:

$$P(6) = P(X = 6) = 1/6.$$

Stetige Zufallsgrößen

- ▶ falls Ω **nicht diskret** ist, ist die Wahrscheinlichkeit für das Eintreten eines konkreten Ergebnisses häufig gleich 0,
- ▶ stattdessen die Wahrscheinlichkeit für gewisse Teilmengen A von Ω , $P(A) = P(X \in A)$,

Definition

Sei Ω eine Menge. Eine σ -Algebra \mathbb{B} ist eine nichtleere Familie von Teilmengen von Ω so daß folgende Bedingungen erfüllt sind:

1. $\emptyset \in \mathbb{B}$,
2. falls A in \mathbb{B} liegt, dann liegt auch das Komplement von A in \mathbb{B} ,
3. für eine Folge $\{A_i\}_{i \in I}$, $A_i \in \mathbb{B}$, ist auch $\bigcup_{i \in I} A_i$ in \mathbb{B} .

Wahrscheinlichkeitsraum

Wahrscheinlichkeitsraum (Ω, \mathbb{B}, P) , mit:

- ▶ Ω : Grundmenge der Elementarereignisse,
- ▶ \mathbb{B} : σ -Algebra der zu bewertenden Ereignisse,
- ▶ P : Wahrscheinlichkeitsmaß.

Definition

Eine Funktion $P : \mathbb{B} \rightarrow [0, 1]$, mit

1. $P(\emptyset) = 0$, $P(\Omega) = 1$
2. $P(\bigcup_{i \in I} A_i) = \sum_{i \in I} P(A_i)$ für paarweise disjunkte Mengen A_i .

heißt **Wahrscheinlichkeitsmaß** P auf (Ω, \mathbb{B}) .

$P(A)$ ist die **Wahrscheinlichkeit**, daß der Ausgang des Experimentes in A liegt.

Wahrscheinlichkeitverteilung und Dichte

Sei $\Omega = \mathbb{R}$,

(kumulative) Verteilungsfunktion

$$F : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1] : \quad F(x) = P(X \leq x)$$

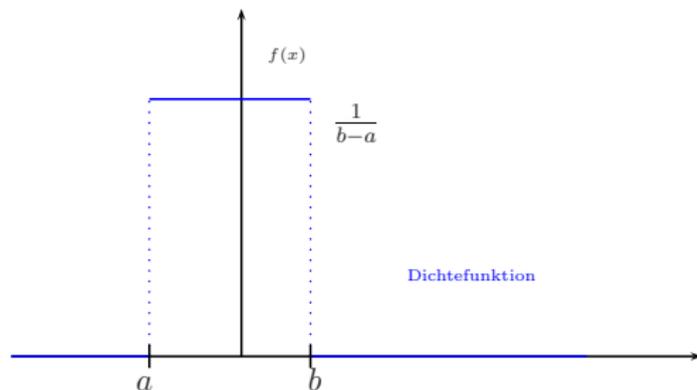
X heißt **stetige Zufallsgröße**, falls F stetig ist.

Wahrscheinlichkeitsdichte: $f(x) = F'(x)$

$$P(A) = P(X = x \in A) = \int_{[a,b]} f(x) dx.$$

Gleichverteilung auf einem Intervall $[a, b]$

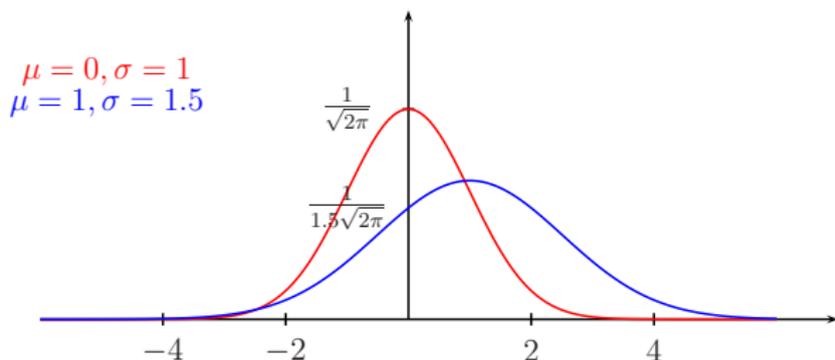
$$f(x) = \begin{cases} 0, & \text{falls } x \leq a; \\ \frac{1}{b-a}, & \text{falls } a < x \leq b; \\ 0, & \text{falls } x > b. \end{cases}$$



(μ, σ) -Normalverteilung

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2} \quad \Bigg| \quad \begin{array}{l} \text{Dichte} \\ \text{Verteilungsfunktion} \end{array} \quad F(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{t-\mu}{\sigma}\right)^2} dt$$

μ : Erwartungswert, σ : Standardabweichung



Possibilistisches Schließen

- ▶ eingeführt von Dubois und Prade,
- ▶ Grade für die **Möglichkeit** des Wahrseins
- ▶ Möglichkeitsgrad einer Formel ist dual zu ihrem Notwendigkeitsgrad:
falls φ mindestens zum Grad a notwendig ist, dann ist $\neg\varphi$ höchstens zum Grad $1 - a$ möglich.

Possibilitätsverteilung

Idee: auf einer Grundmenge Ω sei eine Verteilung der Möglichkeiten gegeben.

Definition

Eine **Possibilitätsverteilung** π über Ω ist eine Funktion $\pi : \Omega \rightarrow [0, 1]$, für die mindestens ein $\omega \in \Omega$ existiert, so daß $\pi(\omega) = 1$ (Normalisiertheit).

$POSS(\Omega)$ – Menge aller Possibilitätsverteilungen über Ω .

Possibilitätsverteilung

- ▶ Bei gegebener Possibilitätsverteilung fragen wir nach der **Möglichkeit**, daß für einen bestimmten Objektzustand ω gilt: $\omega \in \Sigma$.
- ▶ Semantik von Probabilistischen und Possibilistischen Verteilungen ist verschieden:
großer Unterschied zwischen der Möglichkeit z.B. jeden Morgen schwimmen zu gehen und der Wahrscheinlichkeit dafür.

Possibilitätsmaße

Definition

Sei $\pi_0 \in POSS(\Omega)$ eine Possibilitätsverteilung, dann ist $POSS_\pi : \mathcal{P}(\Omega) \rightarrow [0, 1]$, mit

$$POSS_\pi(A) := \sup\{\pi(\omega) \mid \omega \in A\}$$

heißt **Possibilitätsmaß** von π .

$NEC_\pi : \mathcal{P}(\Omega) \rightarrow [0, 1]$, mit

$$NEC_\pi(A) := \inf\{1 - \pi(\omega) \mid \omega \in \Omega \setminus A\}$$

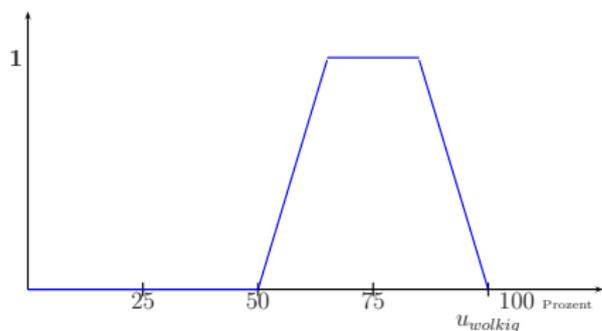
heißt **Notwendigkeitsmaß** von π .

Ein hoher Grad $POSS_{\pi_0}(A)$ ist nicht ausreichend, um sicher feststellen zu können, daß ω_0 tatsächlich zu A gehört.

Beispiel

$\pi_0 \equiv u_{\text{wolkig}}$ Possibilitätsverteilung für den Bedeckungsgrad
am 15.06.2005 in Potsdam.

$\Omega = [1, 100]$ Grundbereich.



Beispiel

wähle $A = [65, 70]$

$$POSS_{\pi_0}(A) = 1 \text{ und } NEC_{\pi_0}(A) = 0$$

ein Bedeckungsgrad zwischen 65 und 70 Prozent wird als uneingeschränkt möglich angesehen, aber nicht als sicher.

Wahrscheinlichkeit und Möglichkeit

- ▶ die Möglichkeit eines Ereignisses folgt aus seiner (positiven) Wahrscheinlichkeit,
- ▶ Wahrscheinlichkeitstheorie und Possibilitätstheorie modellieren das Phänomen der Unsicherheit auf verschiedene Weise,
- ▶ π_0 ist **keine Dichtefunktion**, das Integral $\int_{[0,100]} \pi_0(\omega) d\omega = 35$ ist verschieden von 1.

Auch nach Normalisierung mit $\pi'_0 \equiv \frac{1}{35} \pi_0$ ergibt das von π'_0 induzierte Wahrscheinlichkeitsmaß P den Wert

$$P(A) = \frac{1}{7} \neq POSS_{\pi_0}(A)$$

Eigenschaften von Possibilitäts- und Necessity-Maßen

Satz

Für alle $\pi \in POSS(\Omega)$ und alle $A, B \subseteq \Omega$ gilt:

1. $Poss_{\pi}(\emptyset) = Nec_{\pi}(\emptyset) = 0,$
2. $Poss_{\pi}(\Omega) = Nec_{\pi}(\Omega) = 1,$
3. $Poss_{\pi}(A \cup B) = \max\{Poss_{\pi}(A), Poss_{\pi}(B)\},$
4. $Nec_{\pi}(A \cup B) \geq \max\{Nec_{\pi}(A), Nec_{\pi}(B)\},$
5. $Poss_{\pi}(A \cap B) \leq \min\{Poss_{\pi}(A), Poss_{\pi}(B)\},$
6. $Nec_{\pi}(A \cap B) = \min\{Nec_{\pi}(A), Nec_{\pi}(B)\},$
7. $Nec_{\pi}(A) \leq Poss_{\pi}(A).$

Possibilistisches Schließen

- ▶ $u \in \mathcal{F}(F_L)$ –Fuzzy-Menge von Formeln.
- ▶ $u(\varphi)$ ist untere Schranke für den Notwendigkeitsgrad von φ ,
- ▶ ein Notwendigkeitsmaß N erfüllt φ , wenn $N(\varphi) \geq u(\varphi)$,
- ▶ jedes Paar $(\varphi, u(\varphi))$ ist ein Konstraint für die Menge der Notwendigkeitsmaße,
- ▶ Ω – Menge der klassischen aussagenlogischen Modelle,
- ▶ $\pi : \Omega \rightarrow [0, 1]$ Possibilitätsverteilung, $\pi(\omega)$ ist der Grad zu dem ω möglicherweise die reale Welt ist.

Induzierte Maße

Definition

Das **von π induzierte Möglichkeitsmaß** ist eine Funktion

$\Pi : F_L \rightarrow [0, 1]$ ist definiert durch:

$$\Pi_{\pi}(\varphi) = \sup\{\pi(\omega) \mid \omega \models \varphi\}.$$

Das **von π induzierte Notwendigkeitsmaß** ist eine Funktion

$N : F_L \rightarrow [0, 1]$, die definiert ist durch:

$$N_{\pi}(\varphi) = 1 - \Pi(\neg\varphi) = \inf\{1 - \pi(\omega) \mid \omega \models \neg\varphi\}.$$

Possibilistisches Schließen

Definition

1. Eine Possibilitätsverteilung π erfüllt das Paar (φ, a) , $\pi \models (\varphi, a)$, falls $N_\pi(\varphi) \geq a$.
2. π erfüllt die Fuzzy-Menge u , falls für alle $\varphi \in \text{supp}(u)$ gilt $\pi \models (\varphi, u(\varphi))$.
3. (ψ, b) ist eine logische Konsequenz von u , falls für alle π mit $\pi \models u$ gilt $\pi \models (\psi, b)$. Schreibweise: $u \models (\psi, b)$.

$$D_P(u)(\varphi) := \sup\{a \in (0, 1], u \models (\varphi, a)\}$$

Prinzip der minimalen Spezifität

- ▶ für jedes u existiert eine größte Possibilitätsverteilung π_u , mit $\pi_u \models u$,

- ▶

$$\pi_u(\omega) = \begin{cases} \min\{1 - u(\varphi_i) & | \omega \models \neg\varphi_i, \varphi_i \in \text{supp}(u)\}, \\ 1 & \text{falls } \omega \models \varphi_1 \wedge \dots \wedge \varphi_n. \end{cases}$$

falls $\text{supp}(u) = \{\varphi_1, \dots, \varphi_n\}$

Satz

Eine Possibilitätsverteilung π erfüllt eine Fuzzy-Menge u genau dann, wenn $\pi \sqsubseteq \pi_u$, d.h. für alle ω gilt $\pi_u(\omega) \leq \pi(\omega)$.

Probabilistische Logiken

- ▶ Modellierung von Unsicherheit im Sinne von (subjektiver) Wahrscheinlichkeit,
- ▶ klassische Tautologien werden stets mit 1 bewertet,
- ▶ logisch äquivalente Formeln erhalten denselben Grad,
- ▶ Klasse der Formeln, die betrachtet wird, ist die Lindenbaum-Algebra \mathbb{B} der klassischen Logik mit dem größten Element **1** und kleinsten Element **0**

Probabilistische Semantiken

- ▶ \mathcal{M}_{sa} der *konstante-Summen-super-additiven Maße*,
- ▶ \mathcal{M}_{ul} der *upper-lower Wahrscheinlichkeiten*,
- ▶ \mathcal{M}_p der *endlich-additiven Maße*,

Wir konzentrieren uns auf **endlich-additive Wahrscheinlichkeitsmaße**.

endlich-additive Wahrscheinlichkeitsmaße

Definition

Ein *endlich-additives Wahrscheinlichkeitsmaß* ist eine Abbildung $P : \mathbb{B} \rightarrow [0, 1]$ mit

1. $P(\mathbf{1}) = 1$,
2. für alle $\varphi, \psi \in \mathbb{B}$ mit $\varphi \wedge \psi = \mathbf{0}$ gilt: $P(\varphi \vee \psi) = P(\varphi) + P(\psi)$,
3. für alle $\varphi \in \mathbb{B}$ gilt: $1 = P(\varphi) + P(\neg\varphi)$.

Probabilistische Information

- ▶ die Wahl von Wahrscheinlichkeitsmaßen als Modelle erscheint vernünftig, da ein Wahrscheinlichkeitsmaß vollständige Information über ein Zufallsphänomen enthält, d.h. eine vollständige Theorie ist,
- ▶ die Information, die von einer Anfangsbelegung u gegeben wird ist, daß für jede Formel φ die Wahrscheinlichkeit größer oder gleich $u(\varphi)$ ist,
- ▶ eine probabilistische Theorie $\mathbf{J}_{\mathcal{M}_P}$ ist die größte untere Schranke der Wahrscheinlichkeitsmaße, die größer oder gleich u sind,
- ▶ eine Abbildung, die als größte untere Schranke von Wahrscheinlichkeitsmaßen bestimmt wird heißt eine **untere Hülle (envelope)**

Probabilistisches Schließen

- ▶ \mathcal{M}_P ist balanciert, d.h. $\forall m \in \mathcal{M}_P$ gilt stets $m(\varphi) + m(\neg\varphi) = 1$, damit gibt eine Fuzzy-Menge immer ein Intervall-Constraint für eine unbekannte Wahrscheinlichkeitsverteilung,
- ▶ $\mathbf{J}_{\mathcal{M}_P}$ erlaubt uns, dieses Intervall-Constraint zu verbessern, bzw. das bestmögliche Intervall-Constraint für u zu finden.
- ▶ Suche nach einem Fuzzy-H-System zu dieser Semantik ist äquivalent zur Suche nach einem Algorithmus, mit dessen Hilfe das beste Intervall-Constraint für eine gegebene Information u gefunden werden kann,
- ▶ Problem ist eng mit der Entwicklung von Diagnose-Systemen verbunden.

Konsistenzbegriff für probabilistische Information

durch Einführung einer neuen Familie von Junktoren

Definition

Sei $h \in \mathbb{N}$, $k \in \mathbb{N}_0$. Ein $h - k$ -Junktor ist eine h -stellige Operation C^k auf \mathbb{B} , die wie folgt definiert wird:

1. $C^0 : \mathbb{B}^h \rightarrow \mathbb{B}$ ist die konstante Abbildung mit
 $C^0(\varphi_1 \dots \varphi_h) = \mathbf{1}$,
2. falls $k \neq 0$ ist für beliebige $\varphi_1, \dots, \varphi_h \in \mathbb{B}$

$$C^k(\varphi_1 \dots \varphi_h) = \sup\{\varphi_{i(1)} \wedge \dots \wedge \varphi_{i(k)} \mid i(1) \dots i(k) \text{ paarweise disjunkt aus } \{1, \dots, h\}\}$$

Interpretation der Junktoren als Spiel

- ein Spieler kann auf eine Folge von Ereignissen $\varphi_1 \dots \varphi_h$ aus \mathbb{B} wetten,
- die Bank bezahlt einen Euro für irgendein eingetretenes Ereignis φ_i .

In diesem Fall ist $C^k(\varphi_1 \dots \varphi_h)$ die Menge der Elementarereignisse für die eine Mehrfachwette auf $\varphi_1 \dots \varphi_h$ uns ermöglicht zumindestens k Euros zu gewinnen.

Interpretation der Junktoren als Spiel II

$$\begin{aligned}C^0(\varphi_1 \dots \varphi_h) &\geq C^1(\varphi_1 \dots \varphi_h) \geq \dots \geq C^h(\varphi_1 \dots \varphi_h), \\C^1(\varphi_1 \dots \varphi_h) &= \varphi_1 \vee \dots \vee \varphi_h, \\C^h(\varphi_1 \dots \varphi_h) &= \varphi_1 \wedge \dots \wedge \varphi_h, \\C^{h+1}(\varphi_1 \dots \varphi_h) &= C^{h+2}(\varphi_1 \dots \varphi_h) = \dots = \mathbf{0}, \\C^k(\varphi_1 \dots \varphi_h) &\geq C^k(\varphi_1 \dots \varphi_{h-1}), \\C^k(\varphi_1 \dots \varphi_h) &= C^k(\varphi_1 \dots \varphi_h, \mathbf{0}) = C^{k+1}(\varphi_1 \dots \varphi_h, \mathbf{1}).\end{aligned}$$

Wahrscheinlichkeitsmaße und $h - k$ -Junktoren

Satz

Eine Abbildung $P : \mathbb{B} \rightarrow [0, 1]$ ist ein Wahrscheinlichkeitsmaß, gdw.

1. $P(\mathbf{0}) = 0$ und $P(\mathbf{1}) = 1$, und
2. $P(\varphi_1) + \dots + P(\varphi_h) = P(C^1(\varphi_1 \dots \varphi_h)) + \dots + P(C^h(\varphi_1 \dots \varphi_h))$.

Beispiel: Seien $\varphi_1, \dots, \varphi_4$ paarweise disjunkt, dann gilt:

$$P(\varphi_1) + \dots + P(\varphi_4) = P(C^1(\varphi_1 \dots \varphi_4))$$

Maximaler Gewinn

Sei $\varphi_1 \dots \varphi_h$ gegeben. Wir definieren:

$$M(\varphi_1 \dots \varphi_h) = \max\{k \in \mathbb{N} \mid C^k(\varphi_1 \dots \varphi_h) \neq \mathbf{0}\},$$

oder äquivalent dazu:

$$M(\varphi_1 \dots \varphi_h) = \min\{k \in \mathbb{N} \mid C^k(\varphi_1 \dots \varphi_h) = \mathbf{0}\} - 1.$$

- ▶ $C^k(\varphi_1 \dots \varphi_h) \neq \mathbf{0}$ bedeutet, daß es möglich ist, k Euros zu gewinnen,
- ▶ $M(\varphi_1 \dots \varphi_h)$ ist der maximal mögliche Gewinn für einen Spieler, der auf $\varphi_1 \dots \varphi_h$ wettet.

Konsistenz für Probabilistische Interpretation

Satz

Die Semantik \mathcal{M}_P ist logisch kompakt. Eine Anfangsbelegung ist erfüllbar, gdw. $\varphi_1 \dots \varphi_h \in \mathbb{B}$ gilt:

$$u(\varphi_1) + \dots + u(\varphi_h) \leq M(\varphi_1 \dots \varphi_h)$$

- ▶ die Bedingung des Satzes erlaubt es, allein den Träger von u zu berücksichtigen,
- ▶ falls der Träger endlich ist, ist die Überprüfung auf Erfüllbarkeit sehr einfach,
- ▶ falls die $\varphi_1 \dots \varphi_h$ paarweise disjunkt sind u genau dann erfüllbar, wenn $u(\varphi_1) + \dots + u(\varphi_h) \leq 1$.

Hilbert-Kalkül und Probabilistische Theorien

Satz

Sei τ eine Fuzzy-Menge von Formeln, so daß $\tau(\mathbf{1}) = 1$. Dann sind die folgenden Aussagen äquivalent:

1. τ ist eine $\mathbf{J}_{\mathcal{M}_P}$ -Theorie,
2. $\tau(\varphi_1) + \dots + \tau(\varphi_h) \leq (M(\varphi_1 \dots \varphi_h) - k + 1) \cdot \tau(C^k(\varphi_1 \dots \varphi_h)) + k - 1$ für jedes $h \in \mathbb{N}$, $k \in \mathbb{N}_0$ und Formelmengen $\{\varphi_1 \dots \varphi_h\}$,
3. für jede Formel $\varphi \in \mathbb{B}$ gibt es ein Wahrscheinlichkeitsmaß P mit $P(\varphi) = \tau(\varphi)$.

Hilbert-Kalkül und Fuzzy-Inferenzregeln

Aussage (2) kann man auch schreiben als:

$$\tau(C^k(\varphi_1 \dots \varphi_h)) \geq \frac{\tau(\varphi_1) + \dots + \tau(\varphi_h) - k + 1}{M(\varphi_1 \dots \varphi_h) - k + 1}.$$

$h, m, k \in \mathbb{N}_0$ mit $h \geq m \geq k$ definieren wir eine **h - m - k -Fuzzy-Inferenzregel** $r_{hmk} = (r', r'')$ durch:

$$\frac{\varphi_1 \dots \varphi_h}{C^k(\varphi_1 \dots \varphi_h)} \quad \frac{a_1 \dots a_h}{n\left(\frac{a_1 + \dots + a_h - k + 1}{m - k + 1}\right)}$$

$$\text{Dom}(r_{hmk}) = \{\varphi_1 \dots \varphi_h \mid M(\varphi_1 \dots \varphi_h) = m\}.$$

Fuzzy-Inferenzregeln

- ▶ Die Bedeutung der Ableitungsregeln ist nur in einigen Fällen klar.
- ▶ für paarweise disjunkte $\varphi_1 \dots \varphi_h$ ist $h - 1 - 1$ -Regel ist eine verallgemeinerte Disjunktionsregel

$$\frac{\varphi_1 \dots \varphi_h}{C^k(\varphi_1 \dots \varphi_h)} \qquad \frac{a_1 \dots a_h}{n\left(\frac{a_1 + \dots + a_h - k + 1}{m - k + 1}\right)}$$

- ▶ für $\varphi_1 \wedge \dots \wedge \varphi_h \neq \mathbf{0}$ erhält man bei $h = k = m$ eine verallgemeinerte Konjunktionsregel

$$\frac{\varphi_1 \dots \varphi_h}{\varphi_1 \wedge \dots \wedge \varphi_h} \qquad \frac{a_1 \dots a_h}{a_1 \odot \dots \odot a_h}$$

m -Collapsing-Regeln

Wir haben für jede Anfangsbelegung u

$$u(\varphi_1) + \dots + u(\varphi_h) \leq M(\varphi_1 \dots \varphi_h)$$

Definition

Sei $m, h \in \mathbb{N}$ mit $h \geq m$. Eine m -Collapsing-Regel $r_C = (r'_C, r''_C)$ wird definiert durch:

$$r'_C(\varphi_1 \dots \varphi_h) = \mathbf{0}$$

$$r''_C(a_1, \dots, a_h) = \begin{cases} 1 & \text{falls } a_1 + \dots + a_h \geq m, \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$$

Wenn wir Formeln $\varphi_1 \dots \varphi_h$ mit den Graden a_1, \dots, a_h abgeleitet haben, die die Konsistenzbedingung verletzen, dann können wir die Kontradiktion $\mathbf{0}$ zum Grad 1 beweisen.

Vollständigkeitssatz

Satz

Das Fuzzy-Hilbertsystem bestehend aus der Fuzzy-Menge der Axiome $Ax(\mathbf{1}) = 1$ und der Menge der $h - m - k$ -Fuzzy-Inferenzregeln und $m - \text{collapsing} - \text{Regeln}$ ist eine vollständige und korrekte Axiomatisierung für die Semantik \mathcal{M}_P der additiven probabilistischen Maße.

- ▶ Offenbar ist die Axiomatisierung von \mathcal{M}_P nur theoretisch interessant,
- ▶ es ist ein offenes Problem, ob sich der Fuzzy-Hilbert-Kalkül noch verkleinern läßt.

Der Spieler

- ▶ $M(\varphi_1 \dots \varphi_h)$ stellt dann den maximal möglichen Gewinn bei einer Wette auf die Menge $\varphi_1 \dots \varphi_h$
- ▶ Anfangsinformation u als eine Wettfunktion interpretieren, $u(\varphi)$ den Wetteinsatz für φ , $u(\varphi_1) + \dots + u(\varphi_h)$ der Einsatz für die Gesamtwette
- ▶ **Wette** ist **Spieler-vernünftig**, wenn es Belegungen u gibt, sd.

$$u(\varphi_1) + \dots + u(\varphi_h) \leq M(\varphi_1 \dots \varphi_h)$$

Spieler hat die Chance zumindestens den Betrag zu gewinnen, den er eingesetzt hat, **Wettfunktion** ist **Spieler-vernünftig**, falls alle Mehrfachwetten Spieler-vernünftig sind,

- ▶ wegen der 0-Regel ist Roulette nicht Spieler-vernünftig,
- ▶ eine Wettfunktion ist Spieler-vernünftig, wenn sie erfüllbar ist.

Die Bank

- ▶ vernünftig für die Bank:

$$m(\varphi_1, \dots, \varphi_h) = \max\{t \in \mathbb{N}_0 \mid C^t(\varphi_1, \dots, \varphi_h) = \mathbf{1}\}$$

- ▶ $m(\varphi_1, \dots, \varphi_h)$ stellt den kleinstmöglichen Geldbetrag dar, den ein Spieler bei einer Wette auf $\varphi_1, \dots, \varphi_h$ sicher gewinnt,
- ▶ eine Wettfunktion u ist **Bank-vernünftig**, wenn

$$m(\varphi_1, \dots, \varphi_h) \leq u(\varphi_1) + \dots + u(\varphi_h),$$

- ▶ eine Wettfunktion ist Bank-vernünftig, wenn es keine Mehrfachwette gibt, bei der ein Spieler sicher gewinnt.

Probabilistische Maße als Wettfunktionen

Satz

Eine Abbildung $P : \mathbb{B} \rightarrow [0, 1]$ ist ein additives Wahrscheinlichkeitsmaß, genau dann wenn für alle $\varphi_1, \dots, \varphi_h \in \mathbb{B}$ gilt:

$$m(\varphi_1, \dots, \varphi_h) \leq P(\varphi_1) + \dots + P(\varphi_h) \leq M(\varphi_1 \dots \varphi_h)$$

Wahrscheinlichkeitsmaße sind Wettfunktionen, die sowohl Spieler-vernünftig, als auch Bank-vernünftig sind, bei denen also weder ein sicheres Gewinnen noch Verlieren möglich sind.