# T-Normas, T-Conormas, Complementos e Implicações Intervalares

A. TAKAHASHI<sup>1</sup>, B.R.C. BEDREGAL<sup>2</sup>, Departamento de Informática e Matemática Aplicada (DIMAp), Laboratório de Lógica e Inteligência Computacional (LabLIC), Universidade Federal do Rio Grande do Norte (UFRN), Campus Universitário, Lagoa Nova, 59078-970 Natal, RN, Brasil.

Resumo A lógica fuzzy modela matematicamente a imprecisão da linguagem natural, utilizando graus de pertinências (valores entre 0 e 1), contudo, nem sempre é simples especificar com precisão esses graus de pertinências. Existem infinitas formas de generalizar o comportamento dos conectivos lógicos clássicos (álgebra booleana) para valores no conjunto [0, 1]. As t-normas, t-conormas, implicações e complementos são operações sobre [0, 1] satisfazendo certas propriedades que generalizam os conectivos lógicos de conjunção, disjunção, implicação e negação, respectivamente, de forma a preservar algumas das propriedades da lógica clássica desses conectivos.

Este trabalho consiste em introduzir uma generalização de t-norma, t-conorma, implicação e complemento, para o conjunto  $\mathbb{I}=\{[a,b]: 0\leq a\leq b\leq 1\}$ , chamados de t-norma intervalar, t-conorma intervalar, implicação intervalar e complemento intervalar, de tal modo que, formas canônicas de se obter t-conorma intervalar, implicação intervalar e complemento intervalar a partir de uma t-norma intervalar sejam preservados.

## 1. Introdução

Na década de 60, Lotfi A. Zadeh em [22] propôs a teoria dos conjuntos fuzzy, cuja principal característica é considerar um grau de pertinência (um valor no intervalo [0,1]) para indicar o quanto uma informação pertence a um certo conjunto. Assim, na sua lógica subjacente, isto é, a lógica fuzzy (LF), uma proposição não é simplesmente verdadeira ou falsa, como na lógica clássica, mas pode ter graus de verdade intermediários, tipicamente valores entre 0 (falso absoluto) e 1 (verdade absoluta).

Um sistema computacional inteligente que utiliza lógica fuzzy, sistema fuzzy, é eficiente para tratar com informações incertas [4], onde, as incertezas encontradas na linguagem natural são tratadas por graus de pertinências, ou seja, considerando, por exemplo, um conjunto de pessoas "altas", uma pessoa que possui 1,80 metro de altura e outra que possui 1,78 metro de altura serão consideradas altas, porém, a pessoa que possui 1,80 metro terá um grau de pertinência maior para o grupo

 $<sup>^1</sup>$ adriana@ppgsc.ufrn.br. Bolsista do CNPq - Brasil;

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup>bedregal@dimap.ufrn.br. Parcialmente financiado pelo CNPq, processo 470871/2004-0.

de pessoas "altas" do que a outra pessoa deste conjunto. Contudo, a incorporação do conceito de "grau de verdade" ou grau de pertinência nem sempre é simples de definir, por exemplo, um especialista é capaz de definir o grau de pertinência em uma escala de 0 à 10 para uma determinada instrução, porém, dificilmente será capaz de definir o grau de pertinência para a mesma instrução se for aumentado essa escala para 0 à 100, ou seja, se for exigido uma maior precisão, possivelmente a resposta não seria tão precisa. Uma das alternativas pesquisadas é associar com a matemática intervalar, cujo objetivo é obter um controle automático do erro computacional e conseqüêntemente tratar da imprecisão dos dados [17].

A matemática intervalar tem sido muito utilizada para representar dados incertos e/ou valores qualitativos, seja na computação científica e tecnológica, assim como em inteligência artificial, processamento digital de imagens, entre outros [1, 3, 14]. Assim, a matemática intervalar aliada com a teoria fuzzy permite, em princípio, tratar tanto com a incerteza quanto com a imprecisão, seja no controle automático do erro computacional, tratando da imprecisão dos valores de entrada ou nos erros de arredondamento e/ou truncamento causados durante o processamento computacional [21, 6, 11, 19, 10]. Para a modelagem da incerteza e imprecisão de uma informação com respeito a uma determinada propriedade tem sido usado subintervalos de [0, 1] para atribuir valores verdades às proposições fuzzy. Esta extensão da LF é conhecida como lógica fuzzy valorada intervalarmente ou simplesmente lógica fuzzy intervalar (LFI).

Existem muitas formas de estender os conectivos proposicionais clássicos para o conjunto [0,1], porém, nem sempre essas extensões preservam as propriedades lógicas dos conectivos clássicos. As normas triangulares, ou simplesmente t-normas, foram introduzidas por Menger [16] e, Schweizer e Skar [18] deram uma axiomática para as t-normas. A noção de t-normas e t-conormas conhecidas foram modeladas à partir dos conectivos de conjunção e disjunção, respectivamente. Outros conectivos proposicionais fuzzy são gerados através desses axiomas, desde que, exista uma ligação forte entre esses conectivos proposicionais fuzzy, sendo possível obter de forma canônica uma implicação fuzzy à partir de uma t-norma, ou uma negação fuzzy à partir de uma implicação [5].

Várias generizações de t-normas para conjuntos intervalares são encontradas na literatura [8, 23]. Neste trabalho, foi generalizado a noção de t-conormas, negação fuzzy e implicação fuzzy para a representação da teoria intervalar, e também foi introduzido a forma canônica de obter os conectivos fuzzy para a versão intervalar, mostrando que esses conectivos preservam as propriedades dos conectivos fuzzy.

### 2. T-normas e T-normas Intervalares

A norma triangular, ou também conhecida como t-norma, é uma operação binária utilizada geralmente para representar o operador **and**, ou a intersecção.

**Definição 2.1 (T-norma).** Uma t-norma é uma função  $T:[0,1]^2 \rightarrow [0,1]$  que é: Simétrica, Associativa, Monotônica e 1 é um elemento neutro [13, 20].

Seja  $\mathbb{I}[0,1] = \{[a,b] \mid 0 \le a \le b \le 1\}$  o conjunto dos intervalos entre 0 e 1. Será usado por convenção que  $X \in \mathbb{I}[0,1]$  então  $X = [x_i, x_s]$ . Sendo possível definir

diversas ordens parciais em  $\mathbb{I}[0,1]$ . As duas mais conhecidas são a dada por Kulisch e Miranker em [12]:

$$X \leq Y$$
 se e somente se  $x_i \leq y_i$  e  $x_s \leq y_s$ 

e a ordem de inclusão dada por Moore em [17]:

$$X \subseteq Y$$
 se e somente se  $y_i \le x_i$  e  $x_s \le y_s$ .

Seja  $\Delta \subseteq \mathbb{I}[0,1]$ . O supremo de  $\Delta$ , com respeito à ordem de Kulisch-Miranker é

$$\sup(\Delta) = [\sup\{x_i \mid X \in \Delta\}, \sup\{x_s \mid X \in \Delta\}].$$

Os especialistas podem descrever suas incertezas com graus de pertinências precisos, mas como dizer, por exemplo, que o grau de pertinência de uma pessoa pertence ao conjunto dos altos é  $\sqrt{0.2}$ . Assim, o mais correto seria usar intervalos como graus de pertinências. Portanto, a noção de t-norma deve ser estendida para intervalos.

**Definição 2.2 (T-norma intervalar).** Uma função  $IT : \mathbb{I}[0,1]^2 \to \mathbb{I}[0,1]$  é uma t-norma intervalar se IT for simétrica, associativa, monotônica com respeito à ordem de Kulisch-Miranker e à inclusão, e [1,1] é um elemento neutro.

**Proposição 2.1.** Se  $T:[0,1]^2 \to [0,1]$  é uma t-norma real, então  $I[T]:\mathbb{I}[0,1]^2 \to \mathbb{I}[0,1]$  definida por

$$I[T](X,Y) = [T(x_i, y_i), T(x_s, y_s)].$$
(2.1)

é uma t-norma intervalar, denominada de t-norma intervalar derivada de T.

**Demonstração:** Por definição de intervalo,  $x_i \leq x_s$  e  $y_i \leq y_s$ , então pela monotonicidade de T, temos que  $T(x_i, y_i) \leq T(x_s, y_s)$ . Logo, I[T] está bem definida.

A seguir será provado que I[T] é uma t-norma intervalar, ou seja, que satisfaz as seguintes propriedades:

 $\begin{array}{lll} \textbf{Associativa:} \ \forall X,Y,Z \in \mathbb{I}[0,1] \\ & I[T](X,I[T](Y,Z)) &= I[T](X,[T(y_i,z_i),T(y_s,z_s)]) \\ &= [T(x_i,T(y_i,z_i)),T(x_s,T(y_s,z_s))] \\ &= [T(T(x_i,y_i),z_i),T(T(x_s,y_s),z_s)] \\ &= I[T]([T(x_i,y_i),T(x_s,y_s)],Z) \end{array}$ 

Monotônica: Se  $X \leq Z$  e  $Y \leq W$  então  $x_i \leq z_i, x_s \leq z_s, y_i \leq w_i$  e  $y_s \leq w_s$ . Logo,  $T(x_i, y_i) \leq T(z_i, w_i)$  e  $T(x_s, y_s) \leq T(z_s, w_s)$ . Assim,  $[T(x_i, y_i), T(x_s, y_s)] \leq [T(z_i, w_i), T(z_s, w_s)]$  e portanto  $I[T](X, Y) \leq I[T](Z, W)$ .

= I[T](I[T](X,Y),Z).

Inclusão monotônica: Se  $X \subseteq Z$  e  $Y \subseteq W$ , então  $z_i \le x_i \le x_s \le z_s$  e  $w_i \le y_i \le y_s \le w_s$ . Por definição,  $I[T](X,Y) = [T(x_i,y_i),T(x_s,y_s)]$  e  $I[T](Z,W) = [T(z_i,w_i),T(z_s,w_s)]$ . Logo, por monotonicidade de  $T,T(z_i,w_i) \le T(x_i,y_i) \le T(x_s,y_s) \le T(z_s,w_s)$ . Portanto,  $I[T](X,Y) \subseteq I[T](Z,W)$ .

Elemento Neutro: 
$$\forall X \in \mathbb{I}[0,1],$$
  
 $I[T](X,[1,1]) = [T(x_i,1),T(x_s,1)]$   
 $= [x_i,x_s]$   
 $= X.$ 

## 3. T-conormas e T-conormas Intervalares

Uma t-conorma é uma implementação da união, ou do operador or.

**Definição 3.1 (T-conorma).** Uma conorma triangular (t-conorma ou co-norma), é uma função  $S:[0,1]^2 \to [0,1]$  que é: Simétrica, Associativa, Monotônica e 0 é um elemento neutro [13, 20]:

Seja T uma t-norma, então,

$$S_T(x,y) = 1 - T(1-x, 1-y)$$
(3.1)

é uma t-conorma, denominada de t-conorma derivada de T.

A t-conorma intervalar é uma extensão da t-conorma.

**Definição 3.2 (T-conorma intervalar).** Uma função  $IS : \mathbb{I}[0,1]^2 \to \mathbb{I}[0,1]$  é uma t-conorma intervalar se IS for simétrica, associativa, monotônica, e [0,0] é um elemento neutro.

**Proposição 3.1.** Se  $S:[0,1]^2 \to [0,1]$  é uma t-conorma, então  $I[S]:\mathbb{I}[0,1]^2 \to \mathbb{I}[0,1]$  definida por

$$I[S](X,Y) = [S(x_i, y_i), S(x_s, y_s)]$$
(3.2)

 $\acute{e}$ uma t-conorma intervalar, denominada de t-conorma intervalar derivada da t-conorma S.

**Demonstração:** Análoga à prova da proposição 2.1.

**Proposição 3.2.** Seja IT uma t-norma intervalar. Então  $S_{IT}: \mathbb{I}[0,1]^2 \to \mathbb{I}[0,1]$  definida por

$$S_{IT}(X,Y) = [1,1] - IT([1,1] - X, [1,1] - Y)$$
(3.3)

é uma t-conorma intervalar, denominada de t-conorma intervalar derivada de IT

**Demonstração:** A seguir, será provado que  $S_{IT}$  satisfaz as seguintes propriedades de t-conorma intervalar.

Simétrica: 
$$\forall X, Y \in \mathbb{I}[0, 1]$$
  
 $S_{IT}(X, Y) = [1, 1] - IT([1, 1] - X, [1, 1] - Y)$   
 $= [1, 1] - IT([1, 1] - Y, [1, 1] - X)$   
 $= S_{IT}(Y, X).$ 

 $\begin{aligned} \textbf{Associativa:} \ \forall X,Y,Z \in \mathbb{I}[0,1] \\ S_{IT}(X,S_{IT}(Y,Z)) &= S_{IT}(X,[1,1]-IT([1,1]-Y,[1,1]-Z)) \\ &= [1,1]-IT([1,1]-X,[1,1]-([1,1]-IT([1,1]-Y,[1,1]-Z))) \\ &= [1,1]-IT([1,1]-X,IT([1,1]-Y,[1,1]-Z)) \\ &= [1,1]-IT(IT([1,1]-X,[1,1]-Y),[1,1]-Z) \\ &= [1,1]-IT([1,1]-([1,1]-IT([1,1]-X,[1,1]-Y)),[1,1]-Z) \\ &= S_{IT}([1,1]-IT([1,1]-X,[1,1]-Y),Z) \\ &= S_{IT}(S_{IT}(X,Y),Z). \end{aligned}$ 

**Monotônica:** Se  $X \leq Z$  e  $Y \leq W$  então  $[1,1] - X \leq [1,1] - Z$  e  $[1,1] - Y \leq [1,1] - W$ . Logo, por monotonicidade de IT,  $IT([1,1] - X, [1,1] - Y) \leq IT([1,1] - Z, [1,1] - W)$ . Portanto,  $[1,1] - IT([1,1] - X, [1,1] - Y) \leq [1,1] - IT([1,1] - Z, [1,1] - W)$ . Assim,  $S_{IT}(X,Y) \leq S_{IT}(Z,W)$ .

Inclusão monotônica: Se Se  $X \subseteq Z$  e  $Y \subseteq W$  então  $[1,1] - X \subseteq [1,1] - Z$  e  $[1,1] - Y \subseteq [1,1] - W$ . Logo, por monotonicidade de IT,  $IT([1,1] - X, [1,1] - Y) \subseteq IT([1,1] - Z, [1,1] - W)$ . Portanto,  $[1,1] - IT([1,1] - X, [1,1] - Y) \subseteq [1,1] - IT([1,1] - Z, [1,1] - W)$ . Assim,  $S_{IT}(X,Y) \subseteq S_{IT}(Z,W)$ .

$$\begin{array}{lll} \textbf{Elemento Neutro:} \ \forall X \in \mathbb{I}[0,1], \\ S_{IT}(X,[0,0]) &=& [1,1] - IT([1,1] - X,[1,1] - [0,0]) \\ &=& [1,1] - IT([1,1] - X,[1,1]) \\ &=& [1,1] - ([1,1] - X) \\ &=& X. \end{array}$$

A seguir será provado que as construções de t-conormas intervalares à partir de t-conormas são derivadas de uma t-norma, corresponde com a de t-conorma intervalar derivada da t-norma intervalar obtida à partir da t-norma. Ou seja, que o seguinte diagrama

$$T \xrightarrow{2.1} IT$$

$$3.1 \downarrow \qquad \qquad \downarrow 3.3$$

$$S \xrightarrow{3.2} IS$$

comuta.

Teorema 3.1. Seja T uma t-norma real, então  $I[S_T] = S_{I[T]}$ .

#### Demonstração:

$$\begin{split} I[S_T](X,Y) &= [S_T(x_i,y_i),S_T(x_s,y_s)] \\ &= [1-T(1-x_i,1-y_i),1-T(1-x_s,1-y_s)] \\ &= [1,1]-[T(1-x_s,1-y_s),T(1-x_i,1-y_i)] \\ &= [1,1]-I[T]([1-x_s,1-x_i],[1-y_s,1-y_i]) \\ &= [1,1]-I[T]([1,1]-X,[1,1]-Y) \\ &= S_{I[T]}(X,Y). \end{split}$$

## 4. Implicação e Implicação intervalar

O operador de implicação é utilizado para modelar regras de inferência do tipo se < premissa > então < conclusão > .

**Definição 4.1 (Implicação).** Uma função  $P:[0,1]^2 \rightarrow [0,1]$  é uma função de implicação se a função satisfaz as seguintes propriedades, ver em [2, 13, 5, 9, 7]:

P1: Se  $x \leq z$  implica que  $P(x,y) \geq P(z,y), \forall x,y,z \in [0,1].$ 

P2: Se  $y \le z$  implica que  $P(x, y) \le P(x, z), \forall x, y, z \in [0, 1].$ 

P3:  $P(0, y) = 1, \forall y \in [0, 1].$ 

P4:  $P(x,1) = 1, \forall y \in [0,1].$ 

P5: P(1,0) = 0.

Seja T uma t-norma. Então a função definida por

$$P_T(x,y) = \sup\{z \mid T(x,z) \le y\}, \forall x, y, z \in [0,1]$$
(4.1)

é uma implicação, conhecida como R-implicação associada a T ou residuo de T.

**Definição 4.2 (Implicação intervalar).** Uma função  $IP : \mathbb{I}[0,1]^2 \to \mathbb{I}[0,1]$  é uma implicação intervalar se  $\forall X, Y, Z \in \mathbb{I}[0,1]$ , IP satisfazer as propriedades:

IP1: Se  $X \leq Z$  então  $IP(X,Y) \geq IP(Z,Y)$ .

IP2: Se  $Y \leq Z$  então  $IP(X,Y) \leq IP(X,Z)$ .

*IP3:* Se  $W \subseteq Y$  e  $X \subseteq Z$  então  $IP(W,X) \supset IP(Y,Z)$ .

IP4: IP([0,0],Y) = [1,1].

*IP5:* IP(X, [1, 1]) = [1, 1].

IP6: IP([1,1],[0,0]) = [0,0].

**Proposição 4.1.** Se  $P:[0,1]^2 \to [0,1]$  é uma implicação real, então  $I[P]:\mathbb{I}[0,1]^2 \to \mathbb{I}[0,1]$  definida por

$$I[P](X,Y) = [P(x_s, y_i), P(x_i, y_s)]$$
(4.2)

 $\acute{e}$  uma implicação intervalar, denominada de implicação intervalar derivada da implicação P.

**Demonstração:** Por definição de intervalo, IP(X,Y) está bem definida, pois,  $P(x_s \leq y_i) \leq P(x_i \leq x_i) \leq P(x_i \leq y_s)$ . Sejam  $X, Y, Z, \in I[0, 1]$ .

**IP1:** Se  $X \leq Z$  então, por P1,  $P(x_s, y_i) \geq P(z_s, y_i)$  e  $P(x_i, y_s) \geq P(z_i, y_s)$  então  $I[P](X,Y) \geq I[P](Z,Y)$ .

**IP2:** Se  $Y \leq Z$  então, por P2,  $P(x_s, y_i) \leq P(x_s, z_i)$  e  $P(x_i, y_s) \leq P(x_i, z_s)$  então  $I[P](X, Y) \leq I[P](Z, Y)$ .

**IP3:** Se  $W \subseteq Y$  e  $X \subseteq Z$  então, por P2,  $P(w_s, x_i) \ge P(w_s, z_i)$  e por P1,  $P(w_s, z_i) \ge P(y_s, z_i)$ . Logo,  $P(w_s, x_i) \ge P(y_s, z_i)$ ]. Analogamente, por P2,  $P(w_i, x_s) \le P(w_i, z_s)$  e por P1,  $P(w_i, z_s) \ge P(y_i, z_s)$ . Então,  $I[P](W, X) \subseteq I[P](Y, Z)$ .

**IP4:**  $I[P]([0,0],Y) = [P(0,y_i), P(0,y_s)] = [1,1].$ 

**IP5:**  $I[P](X,[1,1]) = [P(x_s,1), P(x_i,1)] = [1,1].$ 

**IP6:** I[P]([1,1],[0,0]) = [P(1,0),P(1,0)] = [0,0].

**Proposição 4.2.** Seja IT uma t-norma intervalar. Então  $IP_{IT}: I[0,1]^2 \rightarrow I[0,1]$  definida por

$$IP_{IT}(X,Y) = \sup\{Z \in I[0,1] \mid IT(X,Z) \le Y\}$$
 (4.3)

é uma implicação intervalar.

A seguir será provado que as construções implicação intervalar a partir de implicações derivadas de uma t-norma, corresponde com a de implicação intervalar derivada da t-norma intervalar obtida a partir da t-norma. Ou seja, que o seguinte diagrama

$$T \xrightarrow{2.1} IT$$

$$\downarrow 4.1 \downarrow \qquad \qquad \downarrow 4.3$$

$$P \xrightarrow{4.2} IP$$

comuta.

**Teorema 4.1.** Seja T uma t-norma real, então  $I[P_T] = P_{I[T]}$ 

**Demonstração:** Note que claramente o conjunto  $\{Z \in \mathbb{I}[0,1] \mid [T(x_i,z_i),T(x_s,z_s)] \le Y\}$  é dirigido com respeito à ordem de Kulisch-Mikranker. Assim,

```
\begin{array}{lcl} P_{I[T]}(X,Y) & = & \sup\{Z \in \mathbb{I}[0,1] \mid I[T](X,Z) \leq Y\} \\ & = & \sup\{Z \in \mathbb{I}[0,1] \mid [T(x_i,z_i),T(x_s,z_s)] \leq Y\} \\ & = & [\sup\{z \in [0,1] \mid T(x_s,z) \leq y_i\}, \sup\{z \in [0,1] \mid T(x_i,z) \leq y_s\}] \\ & = & [P_T(x_i,y_i),P_(x_s,y_s)] \\ & = & I[P_T]. \end{array}
```

## 5. Complemento e Complemento Intervalar

Na teoria dos conjuntos fuzzy temos o operador de complemento, ou negação fuzzy, para interpretar o operador lógico de negação.

**Definição 5.1 (Complemento).** Uma função  $C:[0,1] \rightarrow [0,1]$  é um complemento se a função satisfaz as seguintes propriedades:

C1: 
$$C(0) = 1$$
,  $C(1) = 0$ .  
C2: Se  $x \ge y$  então  $C(x) \le C(y)$ ,  $\forall x, y \in [0, 1]$ .  
Se  $C$  também satisfaz:  
C3:  $C(C(x)) = x$ ,  $\forall x \in [0, 1]$ .

então é chamado de complemento forte.

O complemento intervalar é uma derivação do complemento dos conjuntos fuzzy, satisfazendo suas propriedades e também da teoria intervalar.

**Definição 5.2 (Complemento intervalar).** Uma função  $IC : \mathbb{I}[0,1] \to \mathbb{I}[0,1]$  é um complemento intervalar se,

```
\begin{split} &IC1:\ IC([0,0])=[1,1]\ e\ IC([1,1])=[0,0].\\ &IC2:\ Se\ X\geq Y\ ent\~ao\ IC(X)\leq IC(Y),\ \forall X,Y\in I[0,1].\\ &IC3:\ Se\ X\subseteq Y\ ent\~ao\ IC(X)\subseteq IC(Y),\ \forall X,Y\in I[0,1].\\ &Um\ complemento\ intervalar\ IC\ \acute{e}\ forte,\ se \end{split}
```

$$IC4: IC(IC(X)) = X, \forall X \in I[0,1].$$

**Proposição 5.1.** Se  $C:[0,1] \to [0,1]$  é um complemento, então  $IC:I[0,1] \to I[0,1]$  definida por

$$I[C](X) = [C(x_s), C(x_i)]$$
(5.1)

é um complemento intervalar, denominada de complemento intervalar derivado do complemento C. Se C é um complemento forte então I[C] é um complemento intervalar forte.

**Demonstração:** Segue o mesmo formato que a prova da proposição 2.1.

## 6. Conclusões

Neste trabalho, foi apresentado extensões intervalares dos modelos fuzzy para os operadores lógicos de conjunção, disjunção, implicação e negação. Ainda, foi mostrado como as formas canônicas de se obter alguns desses operadores à partir da t-norma são preservados pela construção intervalar.

A extensão proposta aqui para t-normas é diferente de outras generalizações de t-normas para intervalos, tais como as definida por [23, 8]. A primeira exige além destas propriedades que a função seja contínua e estritamente monotônica com respeito à ordem de Kulisch-Miranker, com o qual, nem toda t-norma real teria uma t-norma intervalar que estendesse ela. A segunda exige que  $IT([0,1],[x_i,x_s])=[0,x_s]$  e não requer que satisfaça a inclusão monotônica, entre outras propriedades. Nesse trabalho, cada t-norma intervalar tem associado uma única t-norma, porém, nem toda t-norma tem associada uma t-norma intervalar, com o qual, não é possível generalizar intervalarmente todas as interpretações fuzzy dos conectivos lógicos.

Assim, as generalizações aqui apresentadas demarcam o início de um estudo sobre lógica fuzzy intervalar no sentido estreito [15], na qual as construções e conceitos usuais para o caso pontual sejam estendidas, preservando o máximo possível, as relações entre eles.

#### Referências

- [1] M.S. Aguiar, A.C.R. Costa e G.P. Dimuro, ICTM: An interval tessellation-based model for reliable topographic segmentation. *Numerical Algorithms*, **36** (2004), 1-10.
- [2] M. Baczynski, Residual implications revisited. notes on the Smets-Magrez. *Fuzzy Sets and Systems*, **145**, No. 2 (2004), 267-277.
- [3] L.V. Barboza, G.P. Dimuro e R.H.S. Reiser, Power flow with load uncertainty. TEMA - Tendências em Matemática Aplicada e Computacional, 5 (2004), 27-36.
- [4] G. Bojadziev e M. Bojadziev, "Fuzzy Sets, Fuzzy Logic, Applications", volume 5. World Scientific, 1995.
- [5] H. Bustince, P. Burilo e F. Soria, Automorphism, negations and implication operators. *Fuzzy Sets and Systems*, **134** (2003), 209-229.
- [6] D. Dubois e H. Prade, Random sets and fuzzy interval analysis. *Fuzzy Sets and Systems*, **42** (1991), 87-101.
- [7] J.C. Fodor, On fuzzy implication operators. Fuzzy Sets and Systems, 42 (1991), 293-300.
- [8] M. Gehrke, C. Walker e E. Walker, Algebraic aspects of fuzzy sets and fuzzy logic. Proceedings of Workshop on Current Trends and Developents in Fuzzy Logic, pp. 101-170, 1999.

- [9] R. Horcik e M. Navara, Validation sets in fuzzy logics. *Kybernetika*, **38** No. 3 (2002), 319-326.
- [10] L.J. Kohout e E. Kim, Characterization ofinterval fuzzy logic systems of connectives by group transformation. *Reliable Computing*, **10** (2004), 299-334.
- [11] V. Kreinovich e M. Mukaidono, Interval (pairs of fuzzy values), triples, etc.: Can we thus get an arbitrary ordering? *Proceedings of the* 9<sup>th</sup> *IEEE International Conference on Fuzzy Systems*. San Antonio, Texas, 1 (2000), 234-238.
- [12] U.B. Kulisch e W.L. Miranker, "Computer Arithmetic Theory and Pratice", Academic Press, San Diego, 1981.
- [13] J.M. Leski, Insensitive learning techniques for approximate reasoning system. *Int. J. Computational Cognition*, **1**, No. 1 (2003), 21-77.
- [14] A. Lyra, B.R.C. Bedregal, R. Callejas-Bedregal e A.D. Doria Neto, The interval digital images processing. WSEAS Transactions on Circuits and Systems, 3, No. 2 (2004), 229-233.
- [15] R.J. Marks-II, "Fuzzy logic technology and applications", chapter Preface by L.A. Zadeh. IEEE Technical Activities Board, 1994.
- [16] K. Menger, Statistical metrics. Proc. Nat. Acad., pp. 535-537, 1942.
- [17] R.E. Moore, Methods and Applications of Interval Arithmetic. PhD thesis, Studies in Applied Mathematics - SIAM, 1979.
- [18] B. Schweizer e A. Sklar, Associative functions and statistical triangle inequalities. *Publicationes Mathematicae Debrecen*, pp. 168-186, 1961.
- [19] M.M.M.T. Silveira e B.R.C. Bedregal, A method of inference and defuzzyfication fuzzy interval. *Proceeding of the IASTED International Conference on Artificial Intelligence e Applications*, pp. 242-247, 2001.
- [20] L.H. Tsoukalas e R.E. Uhrig, Fuzzy e Neural Approaches in Engineering. Wiley Interscience, 1997.
- [21] I.B. Turksen, Interval valued fuzzy sets based on normal forms. Fuzzy Sets and Systems, 20 (1986), 191-210.
- [22] L.A. Zadeh, Fuzzy sets. Proc. Nat. Acad., pp. 535-537, 1942.
- [23] Q. Zuo, Description of strictly monotonic interval AND/OR operations. APIC'S Proceedings: International Workshop on Applications of Interval Computations, pp. 232-235, 1995.