## UNIVERSIDADE ESTADUAL DE CAMPINAS

## RENATO LOPES MOURA RA163050

Estudo sobre Inferência Fuzzy baseada em medidas de subsethood

# Sumário

1	Con	nceitos matemáticos	3
2 Modificadores de números fuzzy		5	
3	Exp	Experimentos	
	3.1	Caso 1	9
	3.2	Caso 2	12
	3.3	Caso 3	15
	3.4	Caso 4	18
	2.5	Cara 5	21

### 1 Conceitos matemáticos

Uma medida de *subsethood* avalia o grau de "inclusão" de um conjunto *fuzzy* em outro, em outras palavras é uma generalização do operador  $\subseteq$  da teoria de conjuntos clássica. Neste trabalho adotaremos a seguinte definição de medida de *subsethood* proposta por Fan *et al.*[1]:

**Definição 1.** Seja uma função  $S: \mathcal{F}(X) \times \mathcal{F}(X) \to [0,1]$ . S(A,B) é uma medida de subsethood se para  $A,B,C \in \mathcal{F}(X)$  temos:

- 1.  $S(A, B) = 1 \Leftrightarrow A \subseteq B$
- 2.  $S(X, \emptyset) = 0$
- 3. Se  $A \subseteq B \subseteq C$ , então  $S(C,A) \leq S(B,A)$  e  $S(C,A) \leq S(C,B)$

Definição 2. A medida de subsethood de Kosko é definida da seguinte forma:

$$S_k(A, B) = \frac{\int_{x \in X} \min(\mu_A(x), \mu_B(x))}{\int_{x \in X} \mu_A(x)}$$

**Definição 3.** A medida de subsethood de Willmott é definida da seguinte forma:

$$S_w(A, B) = \frac{\int_{x \in X} \mu_B(x)}{\int_{x \in X} \max(\mu_A(x), \mu_B(x))}$$

**Definição 4.** As medidas de subsethood  $S_p^{\cap}(\text{meet})$  e  $S_p^{\cup}(\text{join})$  são definidas da seguinte forma:

$$S_p^{\cap}(A, B) = I(v_p(A), v_p(A \cap B)),$$
  
$$S_p^{\cup}(A, B) = I(v_p(A \cup B), v_p(B))$$

Onde I representa uma implicação fuzzy e e  $v_p$  é uma função  $\mathcal{F}(X) \to [0,1]$  com  $p \in (0,+\infty)$ . Neste trabalho, utilizaremos a implicação de Goguen:

$$I(x,y) = \begin{cases} 1 & \text{se } x = 0\\ \min(1, \frac{y}{x}) & \text{se } x > 0 \end{cases}$$

e a seguinte função para  $v_p$ :

$$v_p(A) = \sum_{i=1}^k \frac{1 - \cos(\pi[\mu_A(x_i)]^p)}{2k}, \quad X = \{x_1, ..., x_k\}$$

Outra importante relação entre conjuntos fuzzy é a medida de similaridade, que generaliza a igualdade de conjuntos da teoria de conjuntos clássica. Neste trabalho utilizaremos a definição mais comum de medida de similaridade encontrada na literatura.

**Definição 5.** Uma função  $SM : \mathcal{F}(X) \times \mathcal{F}(X) \to [0,1]$  é dita uma medida de similaridade se SM satisfaz as seguintes propriedades para todos  $A, B, C \in \mathcal{F}(X)$ :

1. 
$$SM(A,B) = SM(B,A)$$

2. 
$$SM(X, \emptyset) = 0$$

3. 
$$SM(A, A) = 1$$

4. Se 
$$A\subseteq B\subseteq C,$$
então  $SM(A,B)\geq SM(A,C)$ e  $SM(B,C)\geq SM(A,C)$ 

Uma das medidas de similaridade mais comumente utilizadas é a razão de Jaccard [2], definida pela seguinte expressão:

$$SM(A,B) = \frac{\int_{x \in X} \min(\mu_A(x), \mu_B(x))}{\int_{x \in X} \max(\mu_A(x), \mu_B(x))}$$

para  $A, B \in \mathcal{F}(X)$ .

# 2 Modificadores de números fuzzy

**Definição 6.** Um modificador fuzzy m sobre X é uma aplicação do tipo:

$$m: \mathcal{F}(X) \to \mathcal{F}(X)$$

tal que m é dito:

- 1. Expansivo se, para todo  $A \in \mathcal{F}(X), A \subseteq m(A)$ , ou seja,  $\mu_A(x) \leq \mu_{m(A)}(x), \forall x \in X$ ;
- 2. Restritivo se, para todo  $A \in \mathcal{F}(X), A \supseteq m(A),$  ou seja,  $\mu_A(x) \ge \mu_{m(A)}(x), \forall x \in X;$

**Proposição 1.** Considere o seguinte procedimento para construção de números fuzzy modificados:

- 1. Centrar A em torno de 0;
- 2. Adicionar c a ambos os lados de supp(A');
- 3. Calcular  $f = \frac{width(supp(A'_c))}{width(supp(A'))}$ ;
- 4. Multiplicar todos os  $\alpha$ -cortes por f;
- 5. Transladar o resultado de volta.

Isto deve funcionar para todos os números fuzzy, menos números fuzzy crisp, que podem ser vistos como números fuzzy triangulares. Para  $r \in \mathbb{R}$ , podemos definir  $r^c = (r - c; r; r + c)$ .

**Exemplo 1.** Seja o seguinte número fuzzy  $A \in \mathcal{F}(\mathbb{R})$ :

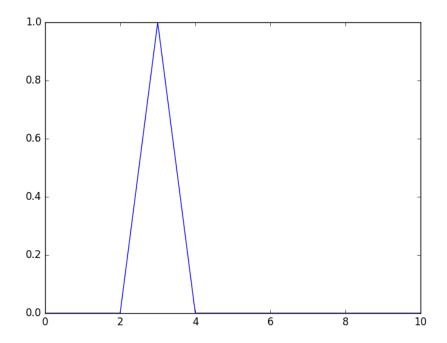


Figure 1: Número fuzzy a ser modificado.

Com função de pertinência dada por:

$$\mu_A(x) = \begin{cases} x - 2 & \text{se } 2 < x \le 3 \\ 4 - x & \text{se } 3 < x \le 4 \\ 0 & \text{c.c.} \end{cases}$$

E  $\alpha\text{-cortes}$  dados por:

$$A^{\alpha} = [\alpha + 2, -\alpha + 4]$$

Aplicando o procedimento descrito na Proposição 1, temos:

• Passo 1: Centrar A em torno de 0.

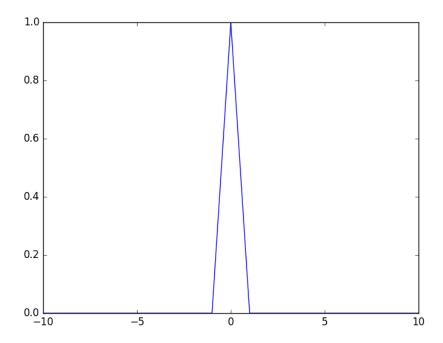


Figure 2: Número fuzzy A' centrado em 0.

• Passo 2: Adicionar c a ambos os lados de supp(A'). Considerando c = 1, temos:

$$supp(A') = [-1, 1] \Rightarrow supp(A'_c) = [-2, 2]$$

• Passo 3: Calcular  $f = \frac{width(supp(A'_c))}{width(supp(A'))}$ .

$$f = \frac{width(supp(A_c'))}{width(supp(A'))} = \frac{width([-2,2])}{width([-1,1])} = \frac{4}{2} = 2$$

• Passo 4: Multiplicar todos os  $\alpha$ -cortes por f.

$$B'^{\alpha} = f \cdot A'^{\alpha} = 2 \cdot A'^{\alpha}$$
$$= 2 \cdot [\alpha - 1, -\alpha + 1]$$
$$= [2\alpha - 2, -2\alpha + 2]$$

• Passo 5: Transladar o resultado de volta.

Como resultado temos o seguinte número fuzzy  $B \in mathcal F(\mathbb{R})$ :

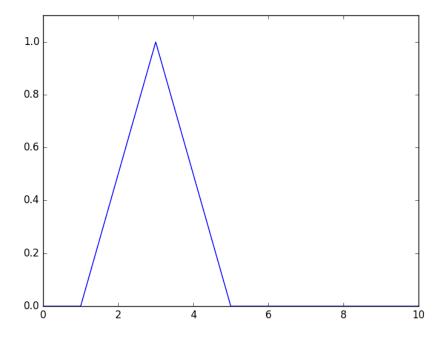


Figure 3: Número fuzzy modificado B.

Com função de pertinência dada por:

$$\mu_B(x) = \begin{cases} \frac{x-1}{2} & \text{se } 1 < x \le 3\\ \frac{5-x}{2} & \text{se } 3 < x \le 5\\ 0 & \text{c.c.} \end{cases}$$

E  $\alpha\text{-cortes}$  dados por:

$$B^{\alpha} = [2\alpha + 1, -2\alpha + 5]$$

# 3 Experimentos

#### 3.1 Caso 1

Entrada triangular quase discreta (3.4,3.5,3.6)

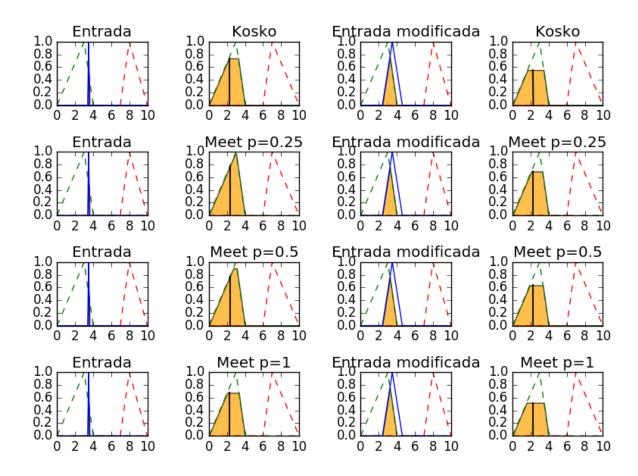


Figure 4: Resultados do caso 1 para c=1

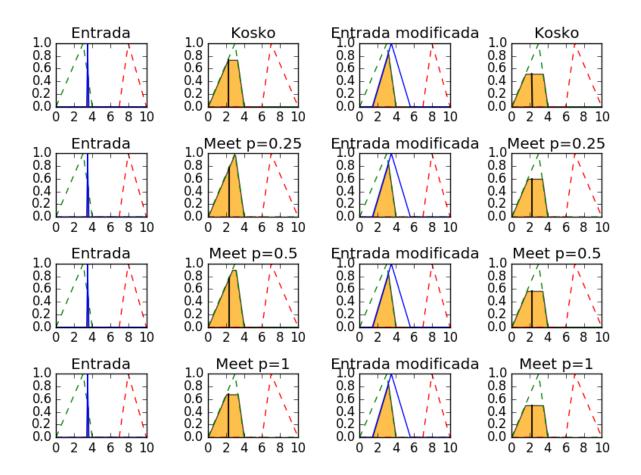


Figure 5: Resultados do caso 1 para c=2

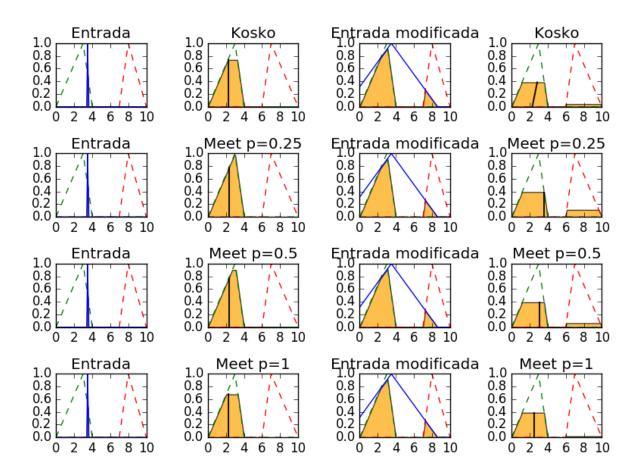


Figure 6: Resultados do caso 1 para c=5

#### 3.2 Caso 2

Entrada triangular quase igual ao antecedente (0.0,3.3,4.0)

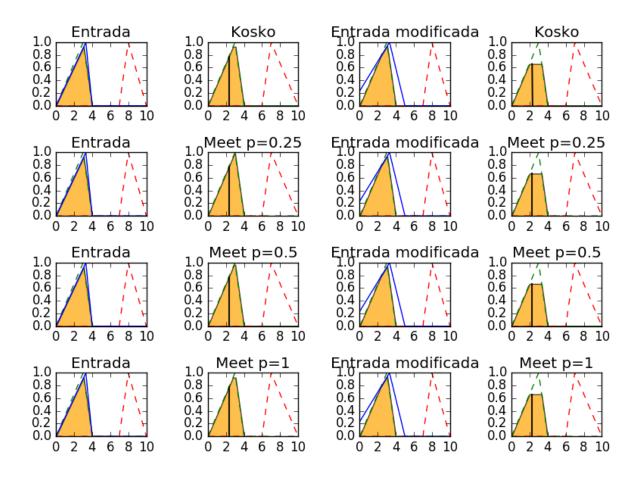


Figure 7: Resultados do caso 2 para c=1

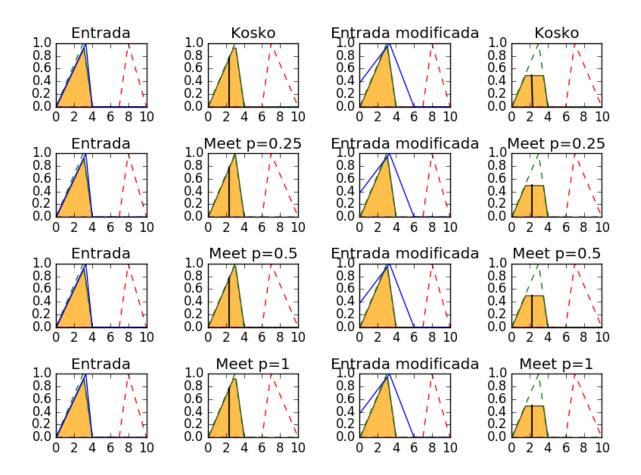


Figure 8: Resultados do caso 2 para c=2

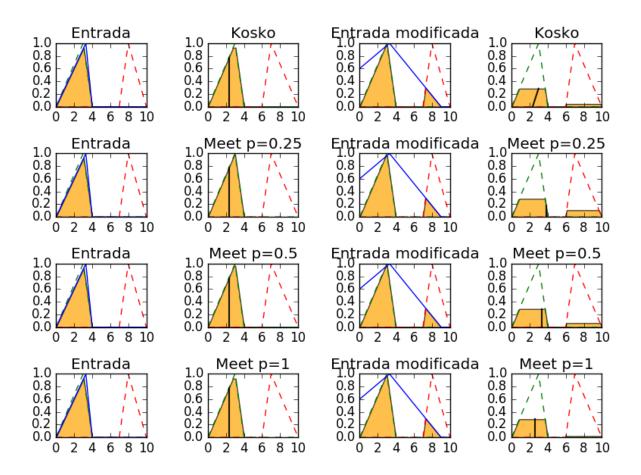


Figure 9: Resultados do caso 2 para c=5

#### 3.3 Caso 3

Entrada triangular com pouca intersecção (3.8,4.0,5.0)

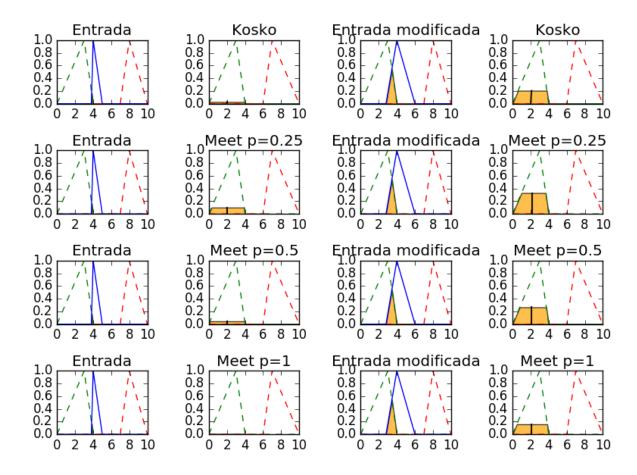


Figure 10: Resultados do caso 3 para c=1

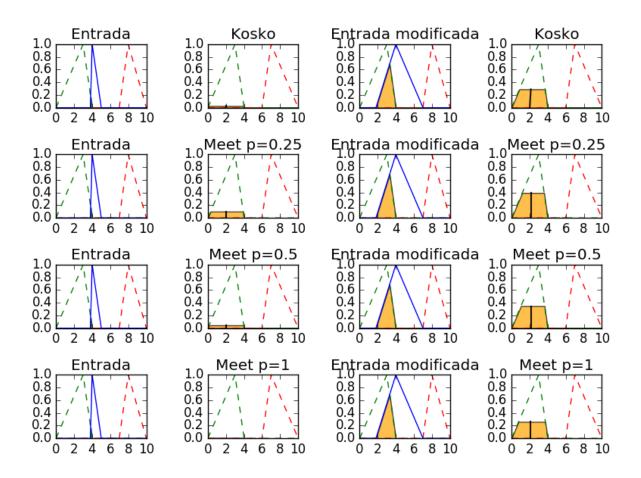


Figure 11: Resultados do caso 3 para c=2

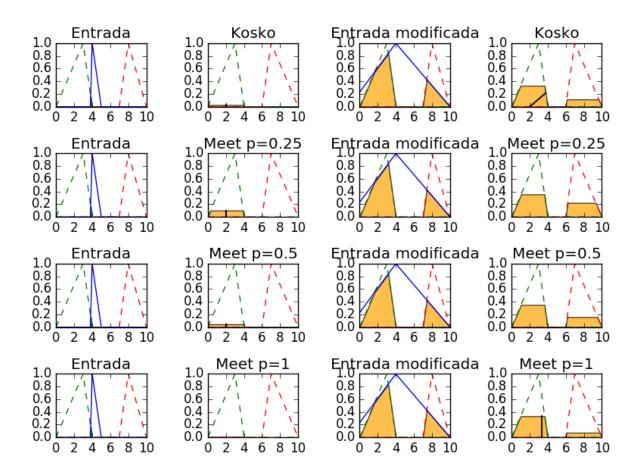


Figure 12: Resultados do caso 3 para c=5

### 3.4 Caso 4

Entrada triangular sem intersecção mas próxima de um dos antecedentes (4.0,4.5,5.0)

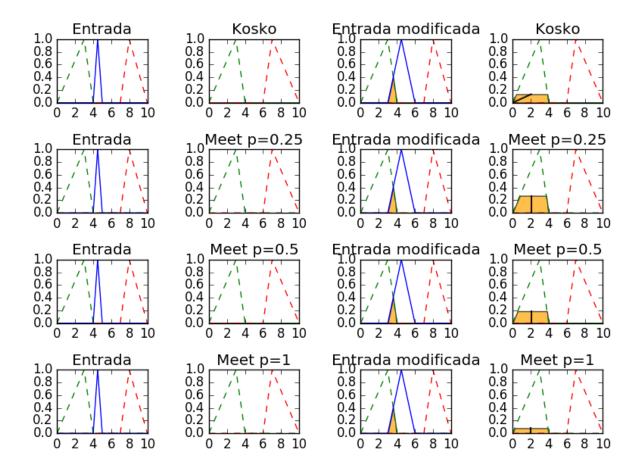


Figure 13: Resultados do caso 4 para c=1

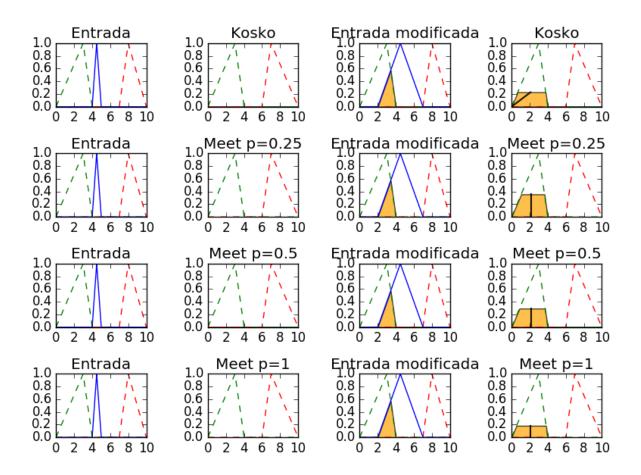


Figure 14: Resultados do caso 4 para c=2

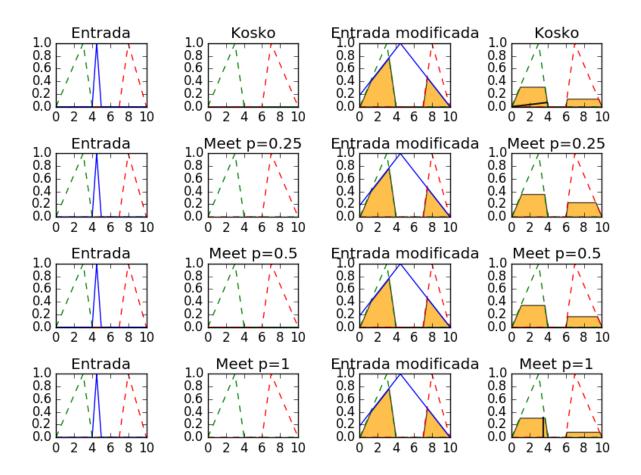


Figure 15: Resultados do caso 4 para c=5

#### 3.5 Caso 5

Entrada triangular equidistante dos antecedentes (5.0,5.5,6.0). Obs: notar que os antecedentes não possuem o mesmo tamanho.

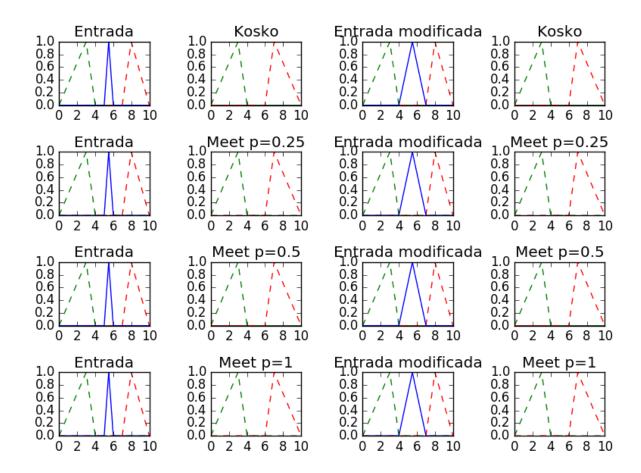


Figure 16: Resultados do caso 5 para c=1

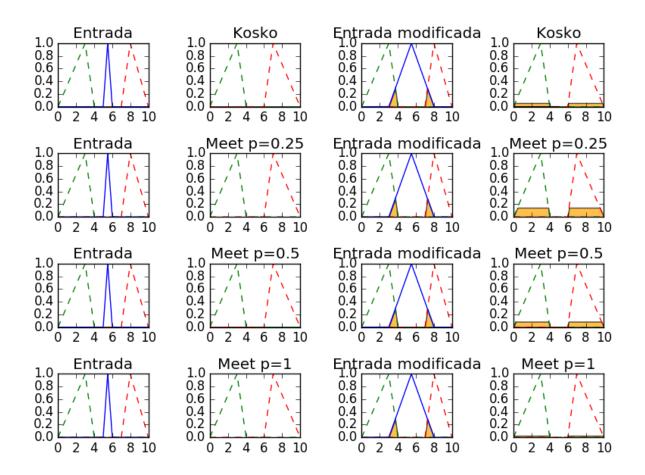


Figure 17: Resultados do caso 5 para c=2

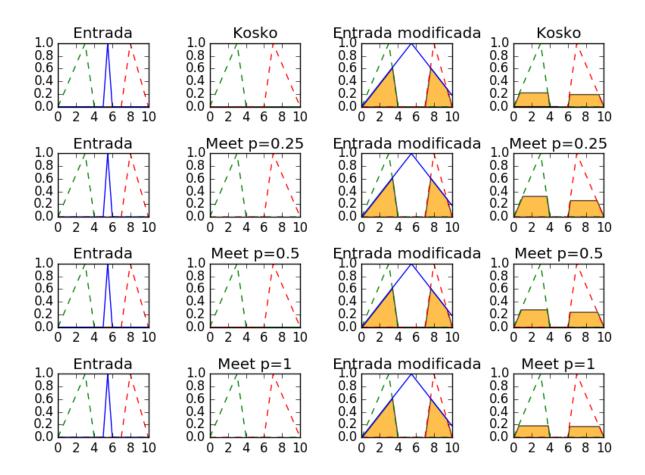


Figure 18: Resultados do caso 5 para c=5

# References

- [1] J. Fan, W. Xie, and J. Pei. ?Subsethood measure: new definitions?. In: Fuzzy Sets and Systems 106.2 (Sept. 1999), pp. 201?209.
- [2] P. Jaccard, Nouvelles recherches sur la distribution florale, (1908).