

ESKİŞEHİR OSMANGAZİ ÜNİVERSİTESİ ENDÜSTRİ MÜHENDİSLİĞİ BÖLÜMÜ

2022-2023 Bahar Yarıyılı

BULANIK MANTIK

YARIYIL	DERS						
	Teorik	Uygulama	Lab.	Kredisi	AKTS	TÜRÜ	DİLİ
4	2	0	0	2	3	Seçmeli	Türkçe

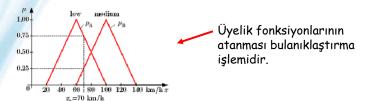
Dr. H. Serhan Yavuz

Hafta-6: Bulanık değerleri kesin değere çevirme

Bulanık değerleri kesin değere çevirme (Fuzzy-to-crisp conversions)

Hafta-6

Bulanıklaştırma (Fuzzification): Kesin değeri bulanık hale getirme.



Durulaştırma (Defuzzification): Bulanık bir niceliğin kesin bir değere dönüştürülmesi.



Bulanık değerleri kesin değere çevirme

Bulanık kümelerde λ-kesme (LAMBDA-CUT)

A: Bir A bulanık kümesi

 A_{λ} : A'nın λ -kesmesi

 A_{λ} : { $x \mid \mu_{A}(x) \ge \lambda$ }, $0 \le \lambda \le 1$

 A_{λ} kümesi klasik bir kümedir.

Bulanık değerleri kesin değere çevirme

Kümeler için λ-kesim özellikleri

- 1. $(A \cup B)_{\lambda} = A_{\lambda} \cup B_{\lambda}$
- 2. $(A \cap B)_{\lambda} = A_{\lambda} \cap B_{\lambda}$
- 3. $(\overline{\underline{A}})_{\lambda} \neq \overline{A}_{\lambda}$; $(\lambda = 0.5 \text{ hariç})$
- 4. $\lambda \leq \alpha$ için $(0 \leq \alpha \leq 1)$ $A_{\alpha} \subseteq A_{\lambda}$ olmalıdır.

$$(A_0 = X)$$

Bulanık ilişkiler için λ-kesme

R: Bulanık ilişki

 R_{λ} : R'den λ -kesme ile elde edilen klasik ilişki

 $\mathsf{R}_{\lambda} \texttt{=} \{ (\textbf{x}, \textbf{y}) \ | \ \mu_{\mathsf{R}}(\textbf{x}, \textbf{y}) \!\! \geq \!\! \lambda \} \ ; \ \textbf{0} \!\! \leq \!\! \lambda \!\! \leq \!\! 1$

Bulanık değerleri kesin değere çevirme

Example:
$$R = \begin{bmatrix} 1 & 0.8 & 0 \\ 0.8 & 1 & 0.4 \\ 0 & 0.4 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\lambda = 1 \longrightarrow \mathbf{R_1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}; \qquad \lambda = 0.25 \longrightarrow \mathbf{R}_{0.25} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix};$$

$$\lambda = 0.5 \to \mathbf{R}_{0.5} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}; \qquad \lambda = 0 \quad \to \mathbf{R}_0 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

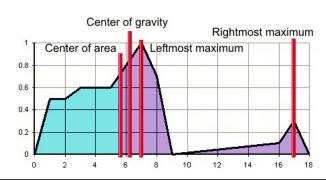
İlişkiler için λ-kesim özellikleri

- 1. $(R \cup S)_{\lambda} = R_{\lambda} \cup S_{\lambda}$
- 2. $(R \cap S)_{\lambda} = R_{\lambda} \cap S_{\lambda}$
- 3. $(\overline{R})_{\lambda} \neq \overline{R}_{\lambda}$
- 4. $\lambda \leq \alpha, 0 \leq \alpha \leq 1$ için $R_{\alpha} \subseteq R_{\lambda}$

Skaler değere durulaştırma

Durulaştırma (Defuzzification) Yöntemleri

- Bulanık çıktıları tek bir skaler değere çevirme işlemi durulaştırma olarak adlandırılır.
- Durulaştırma yapmak için birçok yöntem mevcuttur.

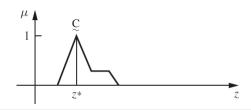


1. Maximum Üyelik Prensibi:

Yükseklik yöntemi olarak da bilinen bu yöntem, zirveli çıktı varsa kullanılabilir.

Bu yöntemde, durulaştırılmış değer z*, z'nin en yüksek üyelik değerini veren değerdir.

$$\mu_{\mathbb{C}}(z^*) \ge \mu_{\mathbb{C}}(z), \quad \text{for all } z \in Z,$$



Skaler değere durulaştırma

2. Maksimum değerlerden İlk (first) veya Son (last) olanı:

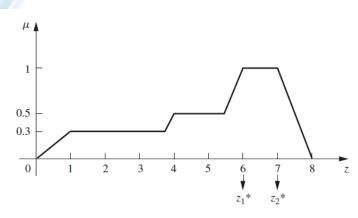
Bu yöntem, C_k 'de maximum üyelik derecesine sahip olan z değerlerinin en küçük olan (birinci maksimum) veya en büyük olan (sonuncu maksimum) Durulaştırılmış değer olarak kullanılır. Bu yöntemin kullanılabilmesi için birleştirilmiş bulanık kümede birden fazla maksimum üyelik değer olmalıdır.

$$hgt(\underline{\mathbb{C}}_k) = \sup_{z \in Z} \mu_{\underline{\mathbb{C}}_k}(z)$$

a) First of Maxima:
$$z^* = \inf_{z \in Z} \{z \in Z | \mu_{\widehat{\mathbb{C}}_k}(z) = \operatorname{hgt}(\widehat{\mathbb{C}}_k) \}$$

b) Last of Maxima:
$$z^* = \sup_{z \in Z} \{z \in Z | \mu_{C_k}(z) = \operatorname{hgt}(C_k) \}$$

Örnek:



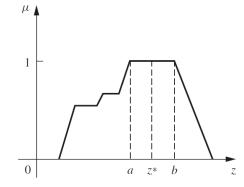
First of maxima solution $({z_1}^* = 6)$ and last of maxima solution $({z_2}^* = 7)$.

Skaler değere durulaştırma

3. Maksimum değerlerin ortalaması (Mean of maxima):

Bu yöntemde, $C_{\rm k}$ 'de maximum üyelik derecesine sahip olan değerlerin ortalamasını durulaştırmış değer olarak kullanılır.

Örnek:

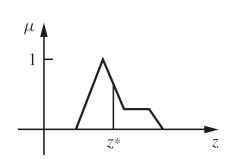


$$z^* = \frac{a+b}{2}$$

4. Centroid (kütle merkezi) Yöntemi:

En yaygın olarak kullanılan durulaştırma yöntemidir. C_k 'nin ağırlık merkezi hesaplanır, bu değerin z bileşeni durulaştırılmış değer olarak kullanılır.

Örnek:



$$z^* = \frac{\int \mu_{\mathcal{C}}(z) \cdot z \, \mathrm{d}z}{\int \mu_{\mathcal{C}}(z) \, \mathrm{d}z}$$

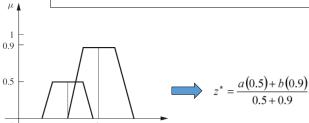
Skaler değere durulaştırma

5. Ağırlıklı Ortalama Yöntemi:

Bu yöntem yalnızca simetrik çıkış üyelik fonksiyonları için geçerlidir. Hesaplama açısından çok verimlidir.

Örnek:

$$z^* = \frac{\sum \mu_{\widetilde{\mathbb{C}}}(\overline{z}) \cdot \overline{z}}{\sum \mu_{\widetilde{\mathbb{C}}}(\overline{z})}$$



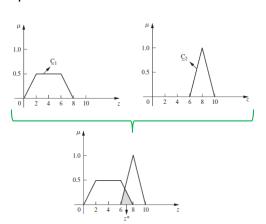
6. Toplamların Merkezi (Center of Sums) Yöntemi:

Bu yöntem, küme birleşimleri yerine, bireysel çıktı bulanık kümelerinin, örneğin C_1 ve C_2 'nin cebirsel toplamını alarak toplamların merkezini durulaştırılan değer olarak kullanır. Bu yöntemin iki dezavantajı, kesişen alanların iki kez toplanması ve yöntemin ayrıca bireysel üyelik fonksiyonlarının merkezlerini bulmayı içermesidir. Durulaştırılmış değer z* aşağıdaki gibi verilir

$$z^* = \frac{\sum_{k=1}^{n} \mu_{\mathbb{C}_k}(z) \int_{z} \overline{z} \, dz}{\sum_{k=1}^{n} \mu_{\mathbb{C}_k}(z) \int_{z} \, dz}$$

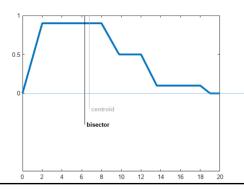
Skaler değere durulaştırma

Örnek: Center of sums yöntemi



7. Bisector Yöntemi:

Bu yöntemde, C_k bulanık çıktısı dikey bir ayırıcı doğru ile sağ ve sol tarafında iki eşit alan verecek biçimde ikiye bölünür. Alanı ikiye bölen dikey çizginin z eksenine karşılık gelen değeri durulaştırılmış değer olarak kullanılır. Bu değer her zaman olmamakla birlikte bazen ağırlık merkezi çizgisiyle çakışabilir.



Skaler değere durulaştırma

Birçok başka durulaştırma yöntemi de mevcuttur:

- AI (adaptive integration)
- BADD (basic defuzzification distributions)
- CDD (constraint decision defuzzification)
- ECOA (extended center of area)
- EQM (extended quality method)
- FCD (fuzzy clustering defuzzification)
- FM (fuzzy mean)
- GLSD (generalized level set defuzzification)
- ICOG (indexed center of gravity)
- IV (influence value)
- QM (quality method)
- RCOM (random choice of maximum)
- SLIDE (semi-linear defuzzification)



