

1. Introdução

Conceitos relacionados à classificação de padrões

- O objetivo da Classificação de Padrões consiste de associar uma amostra (padrão de entrada) para uma das classes (categorias) previamente definidas.
- Neste caso, o problema a ser aqui tratado possui um conjunto discreto (conhecido) das possíveis saídas desejadas.
- Nos casos mais elementares, as respostas do sistema poderiam indicar valores binários, em que se tem apenas duas classes como possíveis saídas, sendo que estas poderiam estar representando, por exemplo, a "presença" ou "ausência" de determinado atributo, a "ligar" ou "desligar" um dispositivo, etc.
- Diferentemente dos problemas envolvendo Aproximação Funcional (saídas reais/analógicas), as respostas associadas aos problemas de Classificação de Padrões estão sempre relacionadas com grandezas discretas (enumeráveis).

1. Introdução

Exemplos de aplicações em classificação de padrões

- Algumas das possíveis áreas de aplicação de Classificação de Padrões (CP) são as seguintes:
 - Processamento de sinais
 - Reconhecimento de imagens/caracteres
 - Visão computacional
 - Tratamento de impressões digitais
 - Análise de manuscritos
 - Classificação de voz
 - Classificação de sinais de radar
 - Reconhecimento de fisionomia
 - Bioinformática



2. Abordagem Fuzzy em CP Classificação fuzzy de padrões

- A classificação fuzzy pode ser entendida como um processo pelo qual se buscam estruturas nos dados e classificam-se essas estruturas de acordo com categorias.
- O grau de associação é maior entre as estruturas de mesma categoria e menor entre as categorias de estruturas diferentes.
- Nesse contexto, um padrão pode ser definido como um conjunto de valores de características associadas a uma classe de representação, os quais estão imersos em ambientes de incerteza e imprecisão.
- Em projetos de sistemas fuzzy para classificação de padrões, a única fase que possui diferenciação, considerando-se os outros tipos de problemas que podem ser resolvidos por abordagens fuzzy, é aquela relacionada à definição dos consequentes das regras.
- O processo de inferência pode ser realizado tanto por métodos linguísticos (Mamdani, Larsen, Zadeh) como aqueles paramétricos (TS, TSK).

3. Técnicas de Especificação Método para especificação dos consequentes

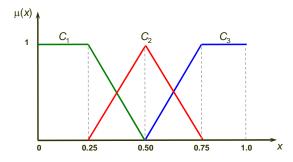
- Em virtude do número de possíveis categorias em problemas de classificação de padrões ser conhecido à priori, pode-se então adotar um universo de discurso normalizado para os consequentes das respectivas regras.
- Tais universo de discurso estará representando as saídas esperadas para o sistema.
- Para sintetizar o processo de especificação do consequentes, e com nenhuma perda de generalidade, considera-se um problema composto de duas variáveis de entrada x e y, definidas respectivamente no conjunto de termos $\{A_1, A_2\}$ e $\{B_1, B_2\}$, tendose ainda **3 classes possíveis** como saídas $\{C_1, C_2, C_3\}$.
- Para tanto, assume-se os seguinte conjunto de regras:
 - $ightharpoonup R_1$ → Se $(x \in A_1)$ e $(y \in B_1)$ então (Classe $\in C_1$)
 - $ightharpoonup \mathbf{R_2}
 ightharpoonup \underline{\mathbf{Se}} (x \in A_1) \underline{\mathbf{e}} (y \in B_2) \underline{\mathbf{ent}} \underline{\mathbf{ao}} (Classe \in C_2)$
 - ightharpoonup
 igh
 - ightharpoonup
 igh



3. Técnicas de Especificação

Universo de discurso normalizado

Adotando-se um universo de discurso normalizado entre 0 e 1, uma possível configuração para os consequentes das regras seria aquela dada pelas funções de pertinência seguintes.



Nota-se que o universo de discurso sempre estará normalizado entre 0 e 1, independentemente da quantidade de termos (classes) de saída.

3. Técnicas de Especificação Definição da classe como resultado final Após o procedimentos de defuzzificação da região fuzzy final, considerando-se todas as contribuições individuais frente a cada regra ativada, a referida classe a ser fornecida como resposta será dada pelo termo que produzir o maior grau de ativação em relação àquele valor defuzzificado {z}. Para a ilustração anterior, ter-se-ia então os seguintes intervalos para seleção de classe: ► Classe $C_1 \rightarrow 0 \le z \le 0.375$ ightharpoonup Classe C_2 → 0.375 ≤ z ≤ 0.625 ► Classe $C_3 \rightarrow 0.625 \le z \le 1.0$ Classe C₂ Classe C₁ Classe C₃ No caso do valor defuzzificado implicar no mesmo grau de pertinência para dois ou mais termos de saída, a classe será então assumida como indefinida.

