

Интеллектуальные системы и технологии

Лекция 5.

Нечеткие множества и нечеткая логика

Проблема классификации

Эксперты при формировании оценок тех или иных признаков, симптомов или ситуаций, как правило, используют знания, основанные не на информации о конкретных примерах объектов, данных, отношений, а оперируют скорее понятиями классов объектов, отношений, гипотез и пр. Методы решений задач, таким образом, должны включать этап классификации данных или знаний. То есть конкретные экземпляры объектов или сигналов рассматриваются как представители более общих классов или категорий. Следовательно, процесс решения сводится к задаче выявления принадлежности элементов определенным множествам.

Традиционное решение задачи принадлежности

Основано на законах логики, которые, в свою очередь, опираются на два предположения:

- для любого элемента и множества элемент либо является членом множества, либо принадлежит дополнению этого множества;
- закон исключения третьего — элемент не может одновременно принадлежать множеству и его дополнению.

Классическая теория множеств базируется на булевой, двухзначной логике. Принадлежность объекта к классу $a \in A$ может принимать значения *ИСТИНА*, если объект a входит в множество A , или *ЛОЖЬ* — в противоположном случае. После появления понятия «нечеткие множества», обычные множества стали также называть «жесткими».

Проблема нечеткой принадлежности

- В реальных ситуациях редко встречаются объекты, которые точно соответствуют той или иной категории или классу. У конкретного экземпляра часть признаков может присутствовать, а другая часть отсутствовать. Таким образом, принадлежность этого объекта к какому-либо классу является размытой.
- Для формирования суждений о подобных категориях и принадлежащих к ним объектов Лофти Заде (Zadeh) предложил *теорию нечетких множеств*. Этот формализм нарушает оба предположения классической теории «четких» множеств. Для вычислений на нечетких множествах используется аппарат *нечеткой логики*, позволяющей использовать понятие неопределенности в логических вычислениях.

Понятие «лингвистической переменной»

В нечеткой логике вводится понятие *лингвистической переменной*, значениями которой являются не числа, а слова естественного языка, называемые термами. Например, лингвистическая переменная «скорость» может иметь значения «высокая», «средняя», «очень низкая» и т. д. Фразы, значение которых принимает переменная, в свою очередь, являются именами *нечетких переменных*. Значения лингвистической переменной (ЛП) определяются через *нечеткие множества* (НМ), которые, в свою очередь, определены на некотором базовом наборе значений или базовой числовой шкале, имеющей размерность. Каждое значение ЛП определяется как нечеткое множество (например, НМ «низкий рост»).

Формальное определение НМ

Нечеткое множество определяется через некоторую базовую шкалу B и функцию принадлежности НМ — $\mu(x)$, $x \in B$, принимающую значения на интервале $[0..1]$. Таким образом, нечеткое множество B — это совокупность пар вида $(x, \mu(x))$, где $x \in B$. Часто встречается и такая запись:

$$B = \sum_{i=1}^n \frac{x_i}{\mu(x_i)},$$

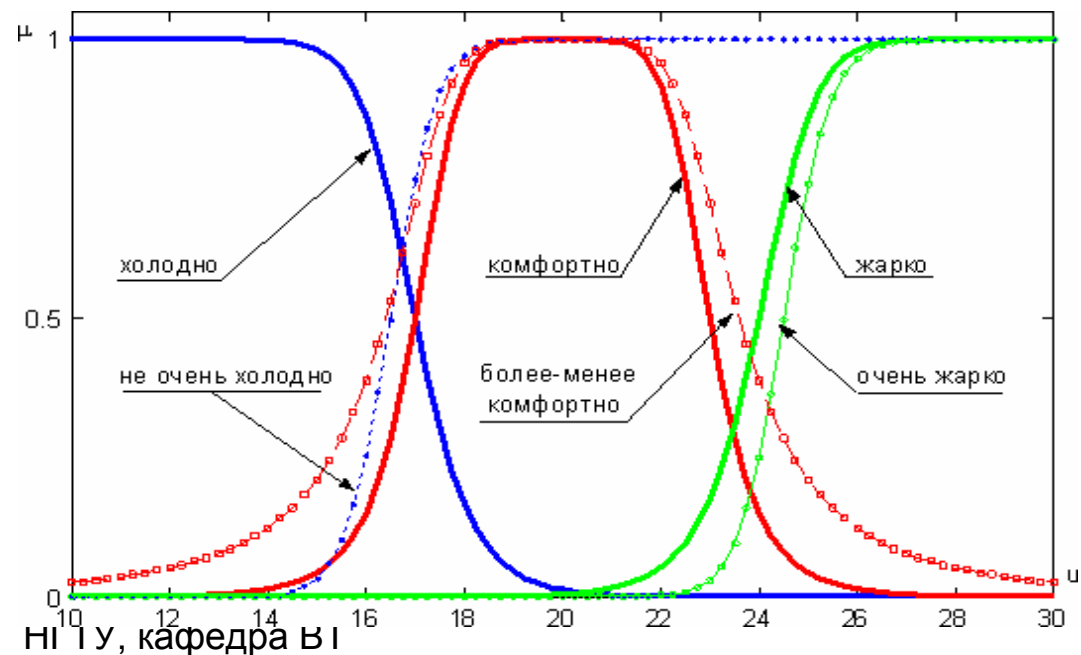
где x_i — i -ое значение базовой шкалы.

Функция принадлежности определяет субъективную степень уверенности эксперта в том, что данное конкретное значение базовой шкалы соответствует определяемому НМ. Эту функцию не стоит путать с вероятностью, носящей объективный характер и подчиняющейся другим математическим зависимостям.

Нечёткие множества являются естественным обобщением обычных множеств, когда предполагается, что характеристическая функция может принимать любые значения из отрезка от 0 до 1.

В теории нечётких множеств эта функция носит название функции принадлежности, а ее значение отражает степень принадлежности элемента x нечёткому множеству A . Функция принадлежности позволяет задавать взаимосвязь между лингвистической переменной (измеренной в произвольной выбранной исследователем шкале) и достоверностью проявления признака (выраженной в процентах или относительных единицах)

Функции принадлежности могут принимать различную форму: треугольную, трапециевидную, колоколообразную, сигмоидальную (или двухстороннюю), дискретную (или функцию единичного скачка) и т.д.



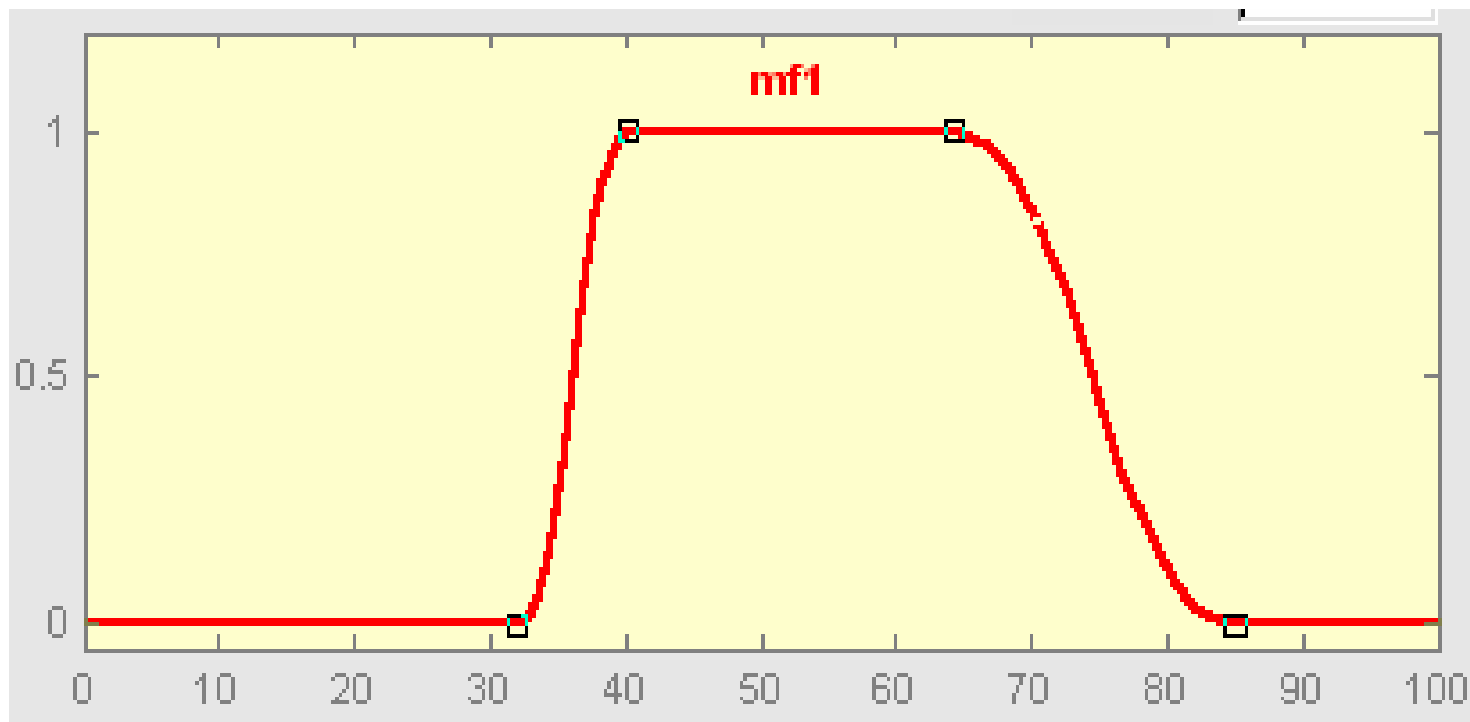
Нечеткая переменная

характеризуется тройкой $\langle a, X, A \rangle$, где

a - наименование переменной

X - универсальное множество (область определения a),

A - нечеткое множество на X , описывающее ограничения (т.е. $\mu_A(x)$) на значения нечеткой переменной a .



***Лингвистической переменной* называется набор $\langle b, T, G, M \rangle$,**

где

b - наименование лингвистической переменной;

T - множество ее значений (терм-множество), представляющих собой наименования нечетких переменных, областью определения каждой из которых является множество X . Множество T называется базовым терм-множеством лингвистической переменной;

G - синтаксическая процедура, позволяющая оперировать элементами терм-множества T , в частности, генерировать новые термы (значения).

Множество T включает $G(T)$, где $G(T)$ - множество сгенерированных термов, называется расширенным терм-множеством лингвистической переменной;

M - семантическая процедура, позволяющая превратить каждое новое значение лингвистической переменной, образуемое процедурой G , в нечеткую переменную, т.е. сформировать соответствующее нечеткое множество.

Пример задачи:

- Пусть эксперт определяет толщину выпускаемого изделия с помощью понятий "*малая толщина*", "*средняя толщина*" и "*большая толщина*", при этом минимальная толщина равна 10 мм, а максимальная - 80 мм

Формализация такого описания может быть проведена с помощью следующей лингвистической переменной <b, T, X, G, M>,

b - толщина изделия;

T - {"*малая толщина*", "*средняя толщина*", "*большая толщина*"};

X - [10, 80];

G - процедура образования новых термов с помощью связок "*и*", "*или*" и модификаторов типа "*очень*", "*не*", "*слегка*" и др. Например: "*малая или средняя толщина*", "*очень малая толщина*" и др.;

M - процедура задания на $X = [10, 80]$ нечетких подмножеств $A_1 = \text{"малая толщина"}$, $A_2 = \text{"средняя толщина"}$, $A_3 = \text{"большая толщина"}$, а также нечетких множеств для термов из $G(T)$ в соответствии с правилами трансляции нечетких связок и модификаторов "*и*", "*или*", "*не*", "*очень*", "*слегка*" и др. операции

Формирование НМ «Дорогой автомобиль»

Рассмотрим нечеткую категорию «дорогой автомобиль». В классической теории множество A «дорогих автомобилей» можно сформировать либо перечислением конкретных представителей данного класса, либо введя в рассмотрение характеристическую функцию f , такую, что для любого объекта X :

- $f(X) = \text{ИСТИНА}$ тогда и только тогда, когда $X \in A$.
- Например, эта функция может отбирать только те автомобили, цена которых более 50 000 евро:

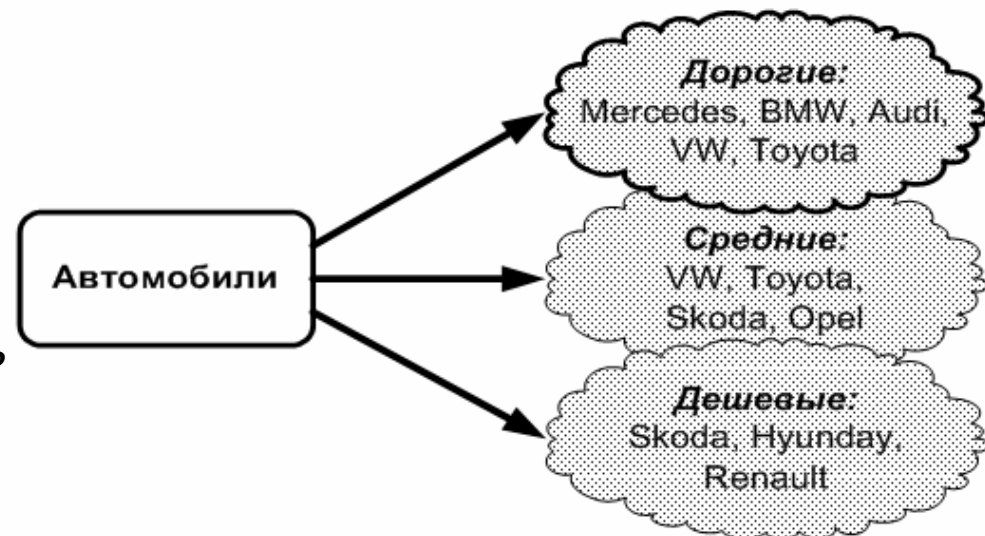
$$P_{50}(X) = \begin{cases} \text{ИСТИНА, если } CAR(X) \text{ и } PRICE(X) > 50000 \\ \text{ЛОЖЬ, в противном случае} \end{cases}$$

Продолжение

Используя предикат $CAR(X)$ и функцию $PRICE(X)$, можно сформировать множество, элементами которого являются только те элементы множества CAR , цена которых превышает 50000 евро:

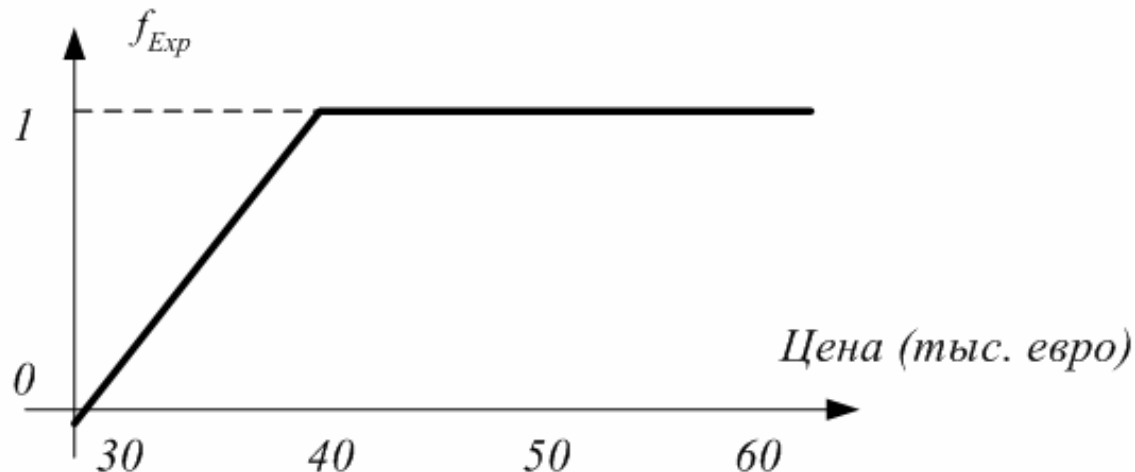
$$\{ X \in CAR \mid PRICE(X) > 50000 \}.$$

Представляя все множество «дорогих» автомобилей, интуитивно кажется, что границы этого множества должны быть размыты, а принадлежность элементов этому множеству может быть каким либо образом ранжирована.



Продолжение

Можно сказать, что каждый элемент (автомобиль) множества «дорогих автомобилей» более или менее типичен для данной категории. Следовательно, с помощью некоторой функции можно выразить степень принадлежности элемента к множеству. Если для объекта X функция $\mu(X) = 1$, то этот объект определенно является членом множества, а если для него $\mu(X) = 0$, то он определенно не является членом множества. Все промежуточные значения $\mu(X)$ выражают степень принадлежности к множеству. В примере с автомобилями требуется функция, оперирующая с ценой. Ее можно определить таким образом, что $f_{Exp}(30000) = 0$ и $f_{Exp}(40000) = 1$, а все промежуточные значения представляются некоторой монотонной кривой, имеющей значения в интервале $[0, 1]$



Продолжение

Для определения множества EXP_CAR «дорогих автомобилей», на основании приведенной выше функции можно ввести новую характеристическую функцию, определенную на множестве всех автомобилей:

$$f_{EXP_CAR}(X) = f_{Exp}(PRICE(X)).$$

Членами этого множества, таким образом, становятся пары (*объект, степень*), например:
 $EXP_CAR = \{(Mercedes, 0,9), (Toyota, 0,6), (Opel, 0,1)\}.$

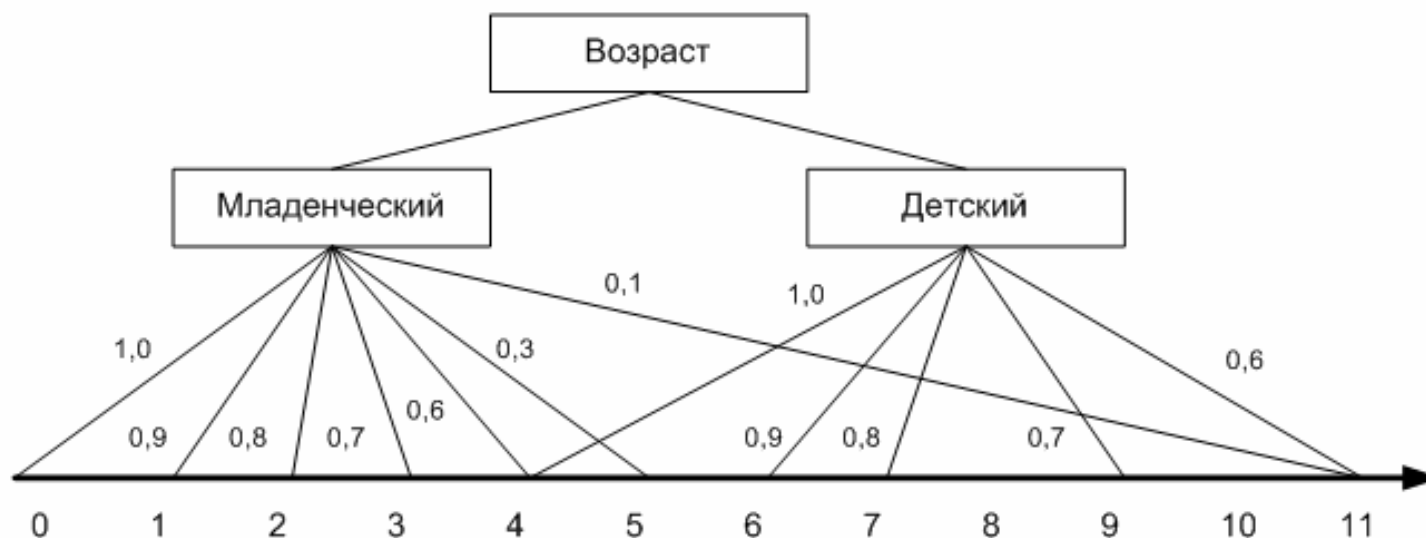
Лингвистическая переменная «Возраст»

Пусть перед нами стоит задача интерпретации значений ЛП «возраст», таких как «молодой» возраст, «преклонный» возраст или «переходный» возраст.

Определим «возраст» как ЛП. Тогда «молодой», «преклонный», «переходный» будут значениями этой лингвистической переменной. Более полный базовый набор значений ЛП «возраст» следующий:

$V = \{\text{младенческий, детский, юный, молодой, зрелый, преклонный, старческий}\}$.

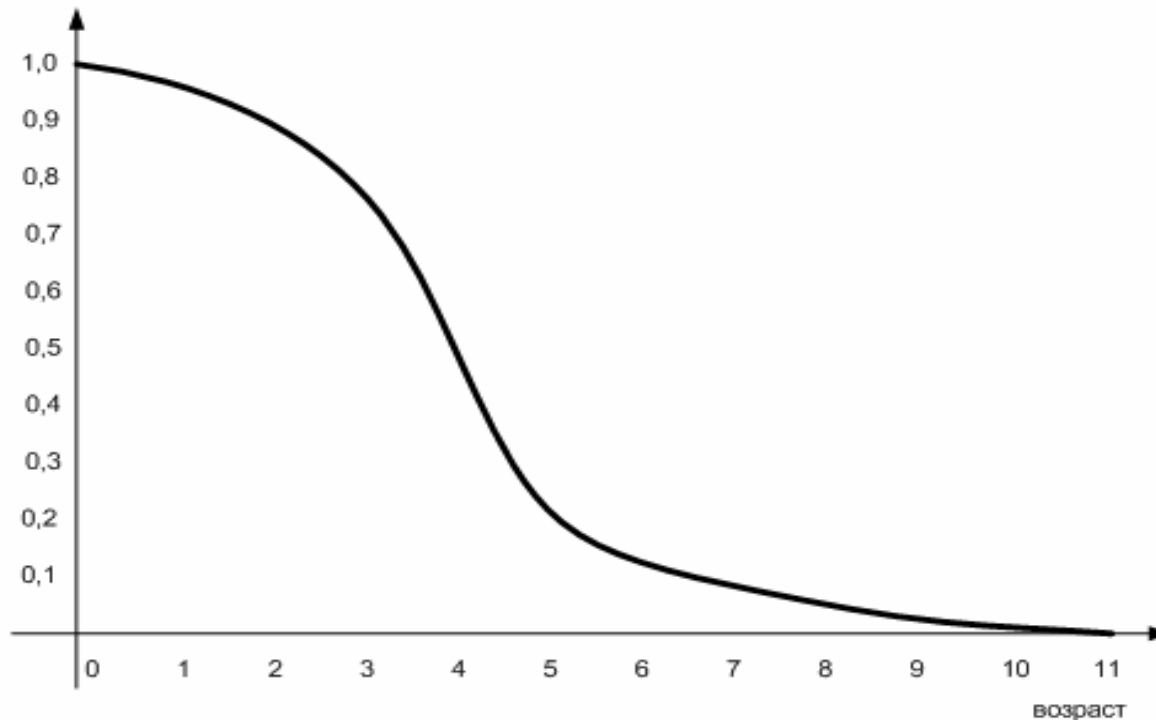
Для ЛП «возраст» базовая шкала — это числовая шкала от 0 до 120, обозначающая количество прожитых лет, а функция принадлежности определяет, насколько мы уверены в том, что данное количество лет можно отнести к данной категории возраста.



Продолжение

Например, определить значение НМ «младенческий» можно так:

$$\text{«младенческий»} = \left\{ \frac{0.5}{1} + \frac{1}{0.9} + \frac{2}{0.8} + \frac{3}{0.7} + \frac{4}{0.6} + \frac{5}{0.3} + \frac{11}{0.1} \right\}$$



Лингвистическая переменная «Дистанция»

Дистанция от робота до помехи



Дистанция={очень близко,близко,средняя,далеко}



Лингвистич. переменная



Лингвистич.термы

Виды функции принадлежности

- Треугольная функция принадлежности определяется тройкой чисел (a, b, c) , и ее значение в точке x вычисляется как:

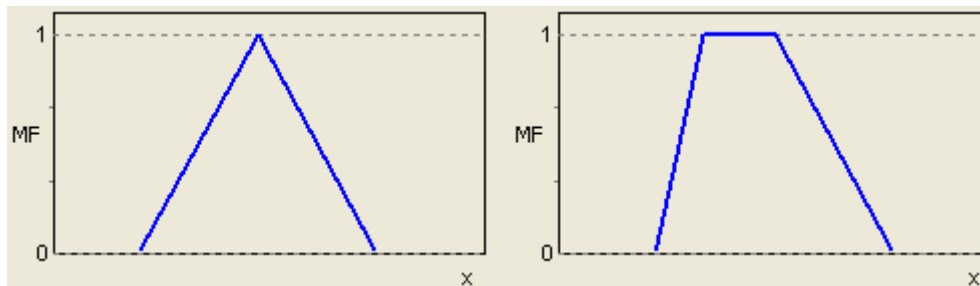
$$MF(x) = \begin{cases} 1 - \frac{b-x}{b-a}, & a \leq x \leq b \\ 1 - \frac{x-c}{c-b}, & b \leq x \leq c \\ 0, & \text{в остальных случаях.} \end{cases}$$

- При $(b-a)=(c-b)$ случай симметричной треугольной функции принадлежности, которая может быть однозначно задана двумя параметрами из тройки (a, b, c) .

Виды функции принадлежности (2)

- Трапецеидальная функция принадлежности определяется четверкой (a,b,c,d):

$$MF(x) = \begin{cases} 1 - \frac{b-x}{b-a}, & a \leq x \leq b \\ 1, & b \leq x \leq c \\ 1 - \frac{x-c}{d-c}, & c \leq x \leq d \\ 0, & \text{в остальных случаях.} \end{cases}$$

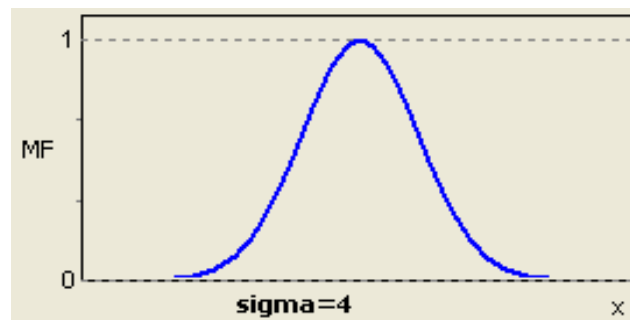


Виды функции принадлежности (3)

- Функция принадлежности гауссова типа:

$$MF(x) = \exp\left[-\left(\frac{x - c}{\sigma}\right)^2\right]$$

- Параметр c обозначает центр нечеткого множества, а параметр σ отвечает за крутизну функции



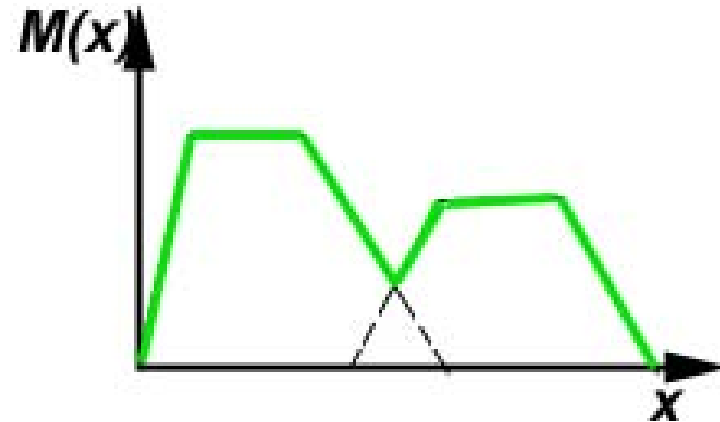
Нечеткие логические операции

Аналоги операций конъюнкции и дизъюнкции в нечеткой логике имеют следующие определения:

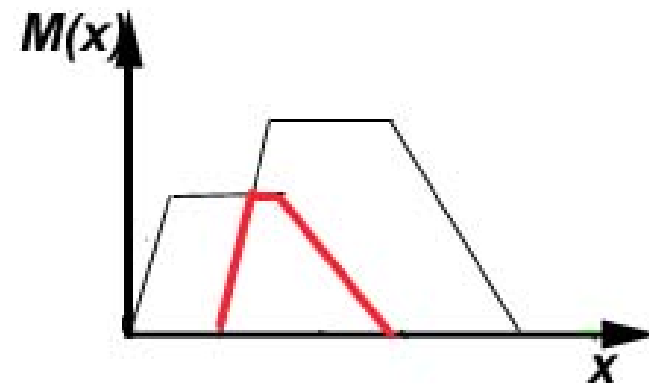
- $f_{F \wedge G}(X) = \min(f_F(X), f_G(X)),$
- $f_{F \vee G}(X) = \max(f_F(X), f_G(X)).$
- $\neg F(X) = 1 - F(X),$

Объединение и пересечение

- Дизъюнкция
или
объединение



- Конъюнкция
или
пересечение



Усиление или ослабление ЛИНГВИСТИЧЕСКИХ ПОНЯТИЙ

Усиление (концентрация) или ослабление (размывание, размытие) лингвистических понятий достигается введением специальных квантификаторов. Например, если понятие «старческий возраст» определяется как

$$\left\{ \frac{60}{0.6} + \frac{70}{0.8} + \frac{80}{0.9} + \frac{90}{1} \right\},$$

то понятие «очень старческий возраст» определится как

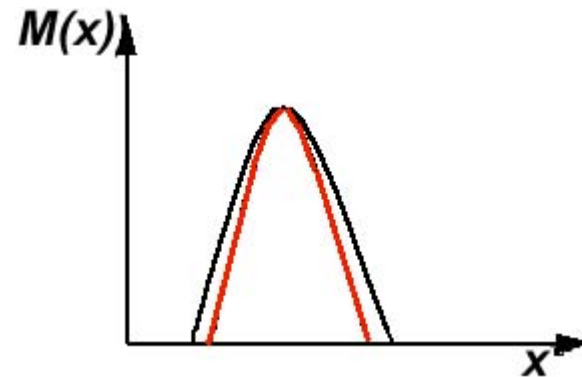
$$\text{con}(A) = A^2 = \sum_i \frac{x_i}{\mu_i^2},$$

т. е. НМ для «очень старческий возраст» будет выглядеть так

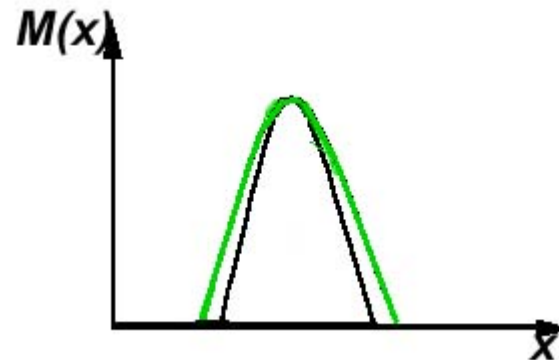
$$\left\{ \frac{60}{0.36} + \frac{70}{0.64} + \frac{80}{0.81} + \frac{90}{1} \right\}.$$

Концентрация и размывание

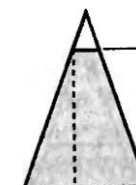
- Концентрация



- Размывание

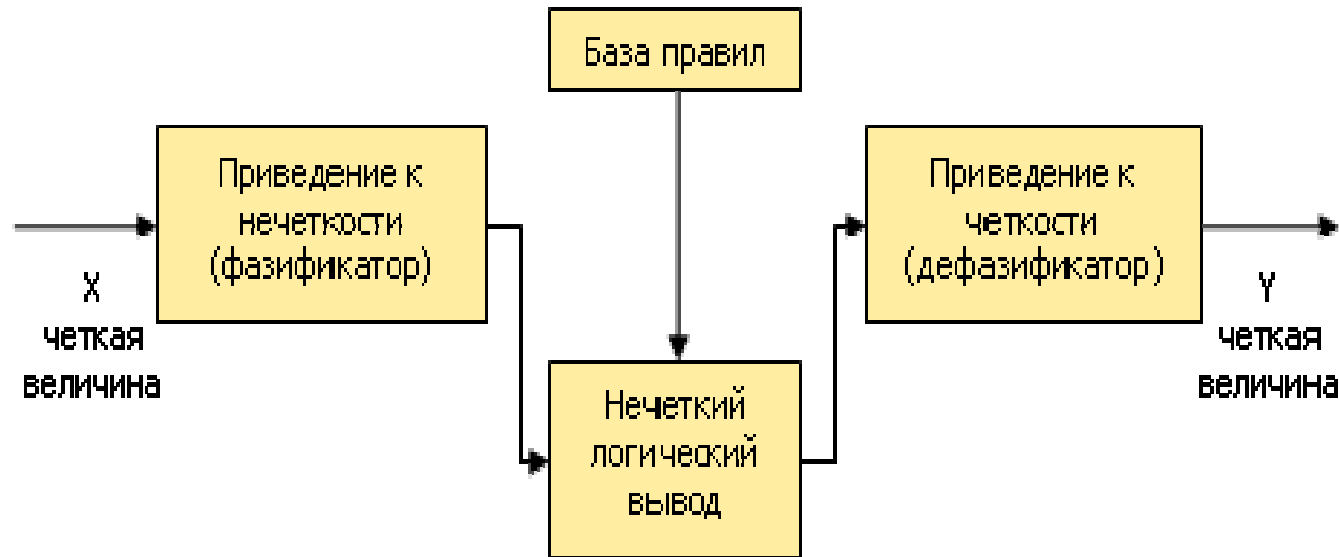


Этапы обработки информации при использовании нечеткой логики



- На основе фаззификации – преобразование численного значения в символьное нечеткое значение
- Нечеткие рассуждения – нечеткий логический вывод с использованием объединений и пересечений
- Четкое принятие решения – дефаззификация – преобразование нечеткого символьного значения в число

Этапы обработки информации при использовании нечеткой логики (2)



В базе правил имеется m правил вида:

R_1 : ЕСЛИ x_1 это A_{11} ... И ... x_n это A_{1n} , ТО y это B_1

...

R_i : ЕСЛИ x_1 это A_{i1} ... И ... x_n это A_{in} , ТО y это B_i

...

R_m : ЕСЛИ x_1 это A_{m1} ... И ... x_n это A_{mn} , ТО y это B_m ,

Программные продукты с нечеткой логикой

- Бизнес-Прогноз
- CubiCalc
- RuleMaker
- FIDE
- FuzzyNET
- FuzzyCLIPS
- FuNeGen
- NEFCON-1
- Fuzzy Logic – Toolbox в системе Matlab
- FuzzyXL
- FuzzyCalc и др.

Преимущества моделей, основанных на нечёткой логике

- возможность оперировать входными данными, заданными нечетко: например, непрерывно изменяющиеся во времени значения (динамические задачи), значения, которые невозможно задать однозначно;
- возможность нечеткой формализации критериев оценки и сравнения: оперирование критериями "большинство", "возможно", "предпочтительно" и т.д.;
- возможность проведения качественных оценок как входных данных, так и выводимых результатов: вы оперируете не только собственно значениями данных, но их степенью достоверности и ее распределением;
- возможность проведения быстрого моделирования сложных динамических систем и их сравнительный анализ с заданной степенью точности: оперируя принципами поведения системы, описанными fuzzy-методами, вы во-первых, не тратите много времени на выяснение точных значений переменных и составление уравнений, которые их описывают, во-вторых, можете оценить разные варианты выходных значений.

Литература

- [Заде Л. Понятие лингвистической переменной и его применение к принятию приближенных решений. М.: Мир, 1976. 166с.](#)
- [Тэрано, Т.; Асаи, К.; Сугэно, М. Прикладные нечёткие системы. М.: Мир, 1993. 368с.](#)
- *Новак В., Перфильева И., Мочкрож И. Математические принципы нечёткой логики = Mathematical Principles of Fuzzy Logic. — Физматлит, 2006. — 352 с.*
- *Круглов В. В. Дли М. И. Голунов Р. Ю. Нечёткая логика и искусственные нейронные сети. М.: Физматлит, 2001. 221с.*
- *Дьяконов А. П., Круглов В. В. MATLAB. Математические пакеты расширения. Специальный справочник. СПб.: Питер, 2001. 480с (имеются главы по нечёткой логике и нейронным сетям).*
- *Дьяконов А. П., Абраменкова И. В., Круглов В. В. MATLAB 5 с пакетами расширений. Под редакцией проф. В. П. Дьяконова. М.: Нолидж, 2001. 880с (имеются главы по нечёткой логике и нейронным сетям).*
- *Дьяконов А. П., Круглов В. В. MATLAB 6.5 SP1/7/7 SP1/7 SP2+Simulink 5/6. Инструменты искусственного интеллекта и биоинформатики. М.: СОЛОН-Пресс, 2006. 456с.*
- *Рутковский Л. Методы и технологии искусственного интеллекта: Пер. с польского И. Д. Рудинского. М.: Горячая линия — Телеком, 2010. — 520 с.*
- *Рутковская Д., Пилиньский М., Рутковский Л. Нейронные сети, генетические алгоритмы и нечеткие системы: Пер. с польского И. Д. Рудинского. М.: Горячая линия — Телеком, 2004. — 452 с.*
- *Uziel Sandler, Lev Tsitolovsky Neural Cell Behavior and Fuzzy Logic. Springer, 2008. — 478 с.*