

# Нечеткие множества

Рассмотрим более подробно физический смысл функции принадлежности. Спектр мнений по этому вопросу чрезвычайно широк. Так, например, очень часто на функцию принадлежности накладывается условие нормировки, тем самым, выбирая в качестве функции принадлежности плотность распределения вероятности.

# Нечеткие множества

В работе Лотфи А. Заде «Fuzzy sets» предполагается, что функция принадлежности - это некоторое "невероятностное субъективное измерение неточности", и что она отлична от плотности вероятности и от функции распределения вероятности. Иногда под функцией принадлежности понимают возможность или полезность того или иного события.

# Нечеткие множества

Наиболее распространенным является суждение, предложенное в работе Л.А. Заде «Понятие лингвистической переменной и его применение к принятию приближенных решений». Согласно данному суждению под значением функции принадлежности  $\mu_a(u)$  нечеткого множества  $A$  для любого  $u \in U$  понимается вероятность того, что лицо, принимающее решение (ЛПР), отнесет элемент  $u$  к множеству  $A$ .

# Нечеткие множества

В случае, когда  $A$  - некоторое понятие естественного языка, а  $U$  - множество объектов, обозначаемых этим понятием  $A$ ,  $\mu_a(u)$  - есть вероятность того, что лицо, принимающее решение, использует  $A$  в качестве имени объекта. Такая интерпретация функции принадлежности называется вероятностной и не исключает существование других интерпретаций.

## Методы построения функции принадлежности:

Пусть имеется коллективный ЛПР, состоящий из  $n$  экспертов. О том, что  $u \in U$  принадлежит нечеткому множеству  $A$ ,  $n_1$  ( $n_1 \leq n$ ) экспертов отвечают положительно. В этом случае

$$\mu_a(u) = n_1/n$$

Данный метод называется *частотным*, а сама схема вычисления соответствует вероятностной интерпретации функции принадлежности.

При применении метода построения функции принадлежности *на основе стандартного набора графиков* ЛПР выбирает наиболее подходящий, по его мнению, график из стандартного набора, а затем в диалоговом режиме с ЭВМ выясняет и корректирует (при необходимости) параметры выбранного графика.

В методе *парных соотношений* пусть имеется  $n$  экспертов и необходимо найти степени принадлежности  $k$  точек. Каждый  $i$ -ый эксперт должен определить парные соотношения (по своему усмотрению) типа:

$$m_{ij} = \begin{cases} 1, & \mu_i > \mu_j \\ 0, & \mu_i \leq \mu_j \end{cases}$$

$$l, j = \overline{1, k};$$

Экспертная оценка для  $i$ -го эксперта находится по формуле

$$\alpha_{il} = \frac{\sum_{j=1}^k m_{lj}}{\sum_{l=1}^k \sum_{j=1}^k m_{lj}}$$

Окончательно, функция принадлежности для  $i$ -го параметра имеет вид

$$\mu_l = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \alpha_{il}, l = \overline{1, k}$$

## Пример построения функции принадлежности

Два эксперта должны определить насколько три дома соответствуют оценке *Пригоден для жилья*. Мнение каждого из них основывается на собственных предпочтениях. Матрица парных соотношений первого эксперта пусть имеет вид  $M1$ , а второго -  $M2$ .

В матрице предпочтения  $M_1$ :  $m_{11}=0$ , т.к. оценка одного и того же дома дает равные значения,  $m_{12}=1$ , т.к. по мнению первого эксперта первый дом более пригоден для жилья, чем второй

$$M_1 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad M_2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

Оценка 1-го эксперта для 1-го параметра

$$\alpha_{11} = \frac{m_{11} + m_{12} + m_{13}}{(m_{11} + m_{12} + m_{13}) + (m_{21} + m_{22} + m_{23}) + (m_{31} + m_{32} + m_{33})} = \frac{1}{3}$$

По аналогии  $\alpha_{12} = \frac{1}{3}$ ,  $\alpha_{13} = \frac{1}{3}$ .

Оценки 2-го эксперта равны соответственно:  $\alpha_{21} = \frac{0}{3} = 0, \alpha_{22} = \frac{1}{3}, \alpha_{23} = \frac{2}{3}$ .

Таким образом, функция принадлежности нечеткому множеству

Пригоден для жилья 1-го дома равна  $\mu_1 = \frac{1}{2}(\alpha_{11} + \alpha_{21}) = \frac{1}{6}$ , 2-го дома

$\mu_2 = \frac{1}{2}(\alpha_{12} + \alpha_{22}) = \frac{1}{3}$  и, наконец, 3-го дома -  $\mu_3 = \frac{1}{2}(\alpha_{13} + \alpha_{23}) = \frac{1}{2}$ .

Степенью нечеткого множества  $A$  называется нечеткое множество  $A^\alpha$  с функцией принадлежности.

$$\mu_{A^\alpha}(u) = \mu_A^\alpha(u), u \in U, \alpha > 0.$$

При  $\alpha = 2$  получаем операцию *концентрирование* (уплотнение)

$$\text{CON}(A) = A^2$$

В результате применения этой операции к множеству  $A$  снижается степень нечеткости описания, причем для элементов с высокой степенью принадлежности это уменьшение относительно мало, а для элементов с малой степенью принадлежности относительно велико.

Операция *контрастной интенсификации* (INT) определяется с помощью функции принадлежности следующим образом:

$$\mu_A(u) = \begin{cases} 2(\mu_A(u))^2, & 0 \leq \mu_A(u) \leq 0,5 \\ 1 - 2(1 - \mu_A(u))^2, & 0,5 \leq \mu_A(u) \leq 1 \end{cases}$$

Эта операция отличается от концентрирования тем, что она увеличивает значение  $\mu_A(u)$ , которое больше 0.5 и уменьшает те, которые меньше 0.5. Таким образом, контрастная интенсификация, по существу уменьшает нечеткость  $A$ .

Операции концентрирования, растяжения и контрастной интенсификации используются при работе с лингвистическими неопределенностями.

*Оператор увеличения нечеткости* используется для преобразования четких множеств в нечеткие и для увеличения нечеткости нечеткого множества. Пусть  $A$  - нечеткое множество,  $U$  - универсальное множество и для всех  $u \in U$  определены нечеткие множества  $K(u)$ . Совокупность всех  $K(u)$  называется ядром оператора увеличения нечеткости  $\Phi$ . Результатом действия оператора  $\Phi$  на нечеткое множество  $A$  является нечеткое множество

$$\Phi(A, K) = \bigcup_{u \in U} \mu_A(u) K(u)$$

## Пример

Пусть  $U = \{1, 2, 3, 4\}$ ;  $A = 0.8/1 + 0.6/2 + 0/3 + 0/4$ ;

$K(1) = 1/1 + 0.4/2$ ;  $K(2) = 1/2 + 0.4/1 + 0.4/3$ ;  $K(3) = 1/3 + 0.5/4$ ;  $K(4) = 1/4$ .

Тогда  $\Phi(A, K) = \mu_A(1) K(1) \cup \mu_A(2) K(2) \cup \mu_A(3) K(3) \cup \mu_A(4) K(4) = 0.8$

$$(1/1 + 0.4/2) \cup 0.6 (1/2 + 0.4/1 + 0.4/3) = 0.8/1 + 0.6/2 + 0.24/3$$

Нечетким отношением  $R$  на универсальном множестве  $U = U_1 \times U_2$  называется нечеткое подмножество декартова произведения  $U = U_1 \times U_2$ , которое характеризуется такой функцией принадлежности  $\mu_R(x, y)$ , что

$$U_1 \times U_2 \xrightarrow{\mu_R} [0, 1]$$

Причем  $\mu_R(x, y)$ , принимается как субъективная мера выполнения отношения  $xRy$ .

Или другой способ записи:

$$R = \bigcup_{x, y \in U_1 \times U_2} \mu_R(x, y) / (x, y)$$

Пусть  $X = Y = (-\infty; \infty)$ .

Отношение  $x \gg y$  можно задать функцией принадлежности

$$\mu_R = \begin{cases} 0, & \text{если } x \leq y \\ \frac{1}{1 + (1/(x - y))^2}, & \text{если } y < x \end{cases}$$

Пусть  $U_1 = \{x_1, x_2, x_3\}$ ,  $U_2 = \{y_1, y_2, y_3, y_4\}$ ,  $M = [0, 1]$ . Нечеткое отношение  $R$  может быть задано, к примеру, в виде таблицы:

$R$	$y_1$	$y_2$	$y_3$	$y_4$
$x_1$	0	0	0.1	0.3
$x_2$	0	0.8	1	0.7
$x_3$	1	0.5	0.6	1

# Нечеткие отношения

Нечеткое отношение  $R$ , для которого,

$$\mu_R(x, y) = e^{-k(x-y)^2}$$

при достаточно больших  $k$  можно интерпретировать так:  
« $x$  и  $y$  близкие друг к другу числа»

- *Носителем нечеткого отношения  $R$  на множестве  $U$  называется подмножество декартова произведения  $U_1 \times U_2$ , определяемое так:*

$$\text{supp}^R = \{(x, y) : \mu_R(x, y) > 0, x \in U_1, y \in U_2\}$$

# Нечеткие отношения

## Примеры

- 1. Пусть нечеткое отношение  $R$  задано в виде:

$R$	$y_1$	$y_2$	$y_3$	$y_4$
$x_1$	0.1	0	0.2	0
$x_2$	0.3	0	0	0.9
$x_3$	0.4	0.7	1	1

Тогда носитель данного отношения будет иметь вид:

$$S(R) = \{(x_1, y_1), (x_1, y_3), (x_2, y_1), (x_2, y_4), (x_3, y_1), (x_3, y_2), (x_3, y_3), (x_3, y_4)\}$$

2. Рассмотрим отношение  $x \underset{\sim}{R} y$ , где  $x \in R^+$ ,  $y \in R^+$  и

$$\mu_R(x, y) = \begin{cases} e^{-(y-x)^2}, & |y-x| \leq 0,46 \\ 0, & |y-x| > 0,46 \end{cases}$$

Тогда имеем

$$S(\underset{\sim}{R}) = \{(x, y) \mid 0 \leq |y-x| \leq 0,46\}$$

## Нечеткие отношения

Пусть на множестве  $U_1 \times U_2$  заданы два нечетких отношения  $A$  и  $B$  с функциями принадлежности  $\mu_A(x, y)$ ,  $\mu_B(x, y)$ . Тогда множество  $C = A \cup B$  представляет собой *объединение* нечетких отношений  $A$  и  $B$  на множестве  $U$ , если его функция принадлежности определяется выражением

$$\mu_C(x, y) = \max\{\mu_A(x, y), \mu_B(x, y)\}$$

Аналогично множество  $D = A \cap B$  является *пересечением* нечетких множеств  $A$  и  $B$ , если

$$\mu_D(x, y) = \min\{\mu_A(x, y), \mu_B(x, y)\}$$

# Нечеткие отношения

Примеры

$R_1$	$y_1$	$y_2$	$y_3$	$y_4$
$x_1$	0.3	0.4	0.2	0
$x_2$	0.8	1	0	0.2
$x_3$	0.5	0	0.4	0

$R_2$	$y_1$	$y_2$	$y_3$	$y_4$
$x_1$	0.3	0	0.7	0
$x_2$	0.1	0.8	1	1
$x_3$	0.6	0.9	0.3	0.2

$R_1 \cup R_2$

	$y_1$	$y_2$	$y_3$	$y_4$
$x_1$	0,3	0,4	0,7	0
$x_2$	0,8	1	1	1
$x_3$	0,6	0,9	0,4	0,2

$R_1 \cap R_2$

	$y_1$	$y_2$	$y_3$	$y_4$
$x_1$	0,3	0	0,2	0
$x_2$	0,1	0,8	0	0,2
$x_3$	0,5	0	0,3	0

## Нечеткие отношения

- Если  $R$  - нечеткое отношение с функцией принадлежности  $\mu_R(x, y)$ , то отношение  $\bar{R}$ , характеризующееся функцией принадлежности,

$$\mu_{\bar{R}}(x, y) = 1 - \mu_R(x, y)$$

называется *дополнением*  $R$  на множестве  $X$ .

## Нечеткие отношения

Важное значение в теории нечетких множеств имеет *композиция* (или *произведение*) нечетких отношений. В отличие от обычных (четких) отношений композицию (произведение) нечетких отношений можно определить разными способами.

*Максиминная композиция* (произведение) нечетких отношений  $A$  и  $B$  на  $U$  характеризуется функцией принадлежности вида

$$\mu_{AB}(x, z) = \max_{y \in U} \min \{ \mu_A(x, y), \mu_B(y, z) \}$$

# Нечеткие отношения

*Минимаксная композиция* нечетких отношений  $A$  и  $B$  на  $U$  (обозначается  $A \circ B$ ) определяется функцией принадлежности вида

$$\mu_{A \circ B}(x, z) = \min_{y \in U} \max \{ \mu_A(x, y), \mu_B(y, z) \}$$

*Максимумльтипликативная композиция* нечетких отношений  $A$  и  $B$  на  $U$  есть нечеткое отношение  $A * B$  с функцией принадлежности вида

$$\mu_{A * B}(x, z) = \sup_{y \in U} \{ \mu_A(x, y) \cdot \mu_B(y, z) \}$$

# Нечеткие отношения

Пусть заданы два нечетких отношения  $A$  и  $B$  на  $U$ , состоящем из двух элементов  $U = \{u_1, u_2\}$ , где матрицы нечетких отношений таковы:

$$\mu_A(x, y) = \begin{vmatrix} 0.2 & 0.6 \\ 0.5 & 0.8 \end{vmatrix}, \quad \mu_B(y, z) = \begin{vmatrix} 0.5 & 0.7 \\ 0.3 & 1 \end{vmatrix}$$

Тогда композиция (произведение) нечетких отношений определяется так:

а) максиминная  $R_1^2 = A \cdot B$

$$\mu_{A \cdot B}(x, z) = \begin{vmatrix} 0.3 & 0.6 \\ 0.5 & 0.8 \end{vmatrix}$$

б) минимаксная  $R_2^2 = A \circ B$

$$\mu_{A \circ B}(x, z) = \begin{vmatrix} 0.5 & 0.7 \\ 0.5 & 0.7 \end{vmatrix}$$

в) максимумльтипликативная  $R_3^2 = A * B$

$$\mu_{A * B}(x, z) = \begin{vmatrix} 0.18 & 0.6 \\ 0.25 & 0.8 \end{vmatrix}$$

Поясним применение максиминной свертки на примере.

Пусть  $R$  — нечеткое отношение между множествами  $U, V$  которые представляют собой совокупности натуральных чисел от 1 до 4. Семантика отношения  $R$  соответствует правилу: «ЕСЛИ  $u$  -малые числа, ТО  $v$  — большие».

Определим понятия «малые числа» и «большие числа» с помощью нечетких множеств  $A$  и  $B$  соответственно:

$$A = 1/1 + 0.6/2 + 0.1/3;$$

$$B = 0.1/2 + 0.6/3 + 1/4.$$

## Нечеткие отношения

Построим соответствующее нечеткое отношение  $R = A \cdot B$ :

$$R = \begin{vmatrix} 0 & 0.1 & 0.6 & 1 \\ 0 & 0.1 & 0.6 & 0.6 \\ 0 & 0.1 & 0.1 & 0.1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{vmatrix}$$

Определим отношение  $S$  из  $V$  в  $W$ . С этой целью на  $U$  определим понятие «немалые числа», которое будет дополнением введенного ранее нечеткого множества  $A$  и обозначим его  $\bar{A}$ .

$$\bar{A} = 0/1 + 0,4/2 + 0,9/3 + 1/4$$

Введем множество  $W = \{1, 2, 3, 4\}$  и определим на нем понятие «очень большие числа», которое обозначим  $S$ .

$$S = 0/1 + 0/2 + 0,5/3 + 1/4.$$

Отношение между полными множествами  $U$  и  $W$  сформулируем в виде правила: «ЕСЛИ  $v$  - немалые числа, ТО  $w$  - очень большие числа». Построим нечеткое отношение  $S$ , соответствующее этому правилу и являющееся подмножеством декартова произведения  $U$  и  $W$ :

$$S = \begin{array}{c|cccc} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ & 0 & 0 & 0.4 & 0.4 \\ & 0 & 0 & 0.5 & 0.9 \\ & 0 & 0 & 0.5 & 1 \end{array}$$

## Нечеткие отношения

Вычислим максиминную свертку нечетких отношений  $R \cdot S$ , результат которой должен соответствовать последовательному применению двух правил: «ЕСЛИ  $u$  — малое число, ТО  $v$  — большое»; «ЕСЛИ  $v$  - немалое число, ТО  $w$  - очень большое»:

$$R \cdot S = \begin{vmatrix} 0 & 0.1 & 0.6 & 1 \\ 0 & 0.1 & 0.6 & 0.6 \\ 0 & 0.1 & 0.1 & 0.1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{vmatrix} \circ \begin{vmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0.4 & 0.4 \\ 0 & 0 & 0.5 & 0.9 \\ 0 & 0 & 0.5 & 1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & 0 & 0.5 & 1 \\ 0 & 0 & 0.5 & 0.6 \\ 0 & 0 & 0.1 & 0.1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{vmatrix}$$

## Нечеткие отношения

Рассмотрим традиционный дедуктивный вывод, основанный на применении правила вывода Modus Ponendo Ponens, в среде нечетких знаний. Вспомним его формулировку: «ЕСЛИ  $A$  — истина, И импликация  $A \rightarrow B$  - истина, ТО  $B$  — истина», т. е. из факта  $A$  и правила «ЕСЛИ  $A$ , ТО  $B$ », можно вывести  $B$

## Нечеткие отношения

В среде нечетких знаний факт  $A$  и образец правила  $A^*$  не обязательно всегда и везде совпадают, так как факты представлены нечеткими множествами, являющимися подмножествами полных знаний, а правила — нечеткими отношениями, которые есть подмножества декартовых произведений полных множеств.

## Нечеткие отношения

Поэтому если  $A$  и  $A^*$  близки друг к другу, то их можно сопоставить и получить вывод  $B^*$  в сфере их совпадения. Композиционное правило вывода в среде нечетких знаний базируется на операции максиминной свертки и имеет вид:  $B^* = A^* \cdot R$ , где  $R$  — нечеткое отношение, соответствующее импликации  $A \rightarrow B$ , а  $B^*$  — приближенное заключение

## Нечеткие отношения

Пусть  $A$  и  $B$  — нечеткие множества, соответствующие понятиям «малые числа» и «большие числа» и являющиеся подмножествами полных множеств  $U = V = \{1, 2, 3, 4\}$ . Функции принадлежности множеств  $A$  и  $B$  имеют вид:

$$A = 1/1 + 0.6/2 + 0.1/3;$$

$$B = 0.1/2 + 0.6/3 + 1/4.$$

## Нечеткие отношения

Пусть также задано правило  $A \rightarrow B$ : «ЕСЛИ  $u$  — малые числа, ТО  $v$  - большие», формализованное нечетким отношением  $R$

$$R = \begin{vmatrix} 0 & 0.1 & 0.6 & 1 \\ 0 & 0.1 & 0.6 & 0.6 \\ 0 & 0.1 & 0.1 & 0.1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{vmatrix}$$

# Нечеткие отношения

В качестве исходной посылки для вывода задан факт: « $u$  — число около 2», представленный нечетким множеством  $F$  функцией принадлежности  $\mu_F(u) = 0,3/1 + 1/2 + 0,3/3$ .

Используя композиционное правило вывода, попробуем дать ответ на вопрос: «Что представляет собой  $v$ , если  $u$  — число около 2, и, если области  $U$  и  $V$  связаны отношением  $R$ ».

$$G = F \cdot R = [0,3 \ 1 \ 0,3 \ 0] \otimes \begin{vmatrix} 0 & 0,1 & 0,6 & 1 \\ 0 & 0,1 & 0,6 & 0,6 \\ 0 & 0,1 & 0,1 & 0,1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{vmatrix} = [0 \ 0,1 \ 0,6 \ 0,6]$$

## Нечеткая и лингвистическая переменные

Целью введения нечеткого множества чаще всего является формализация нечетких понятий и отношений естественного языка (ЕЯ). Данную формализацию можно выполнить, воспользовавшись понятиями нечеткой и лингвистической переменных.

*Нечеткой переменной* называется совокупность (кортеж) вида  $\langle X, U, Z \rangle$

- $X$ - наименование нечеткой переменной.
- $U = \{u\}$  - область ее определения (универсальное множество);
- $Z = \bigcup_{u \in U} \mu_z(u) / u$  - нечеткое множество на  $U$ ,

описывающее ограничения на значения нечеткой переменной  $X$ .

## Нечеткая и лингвистическая переменные

*Лингвистической переменной (ЛП) называется кортеж вида*

$\langle \beta, T, U, G, M \rangle$ , где

- $\beta$  - наименование лингвистической переменной
- $T$  - множество ее значений (терм-множество), представляющих собой наименование нечетких переменных, областью определения каждой из которых является множество  $U$ . Множество  $T$  называется базовым терм-множеством лингвистической переменной
- $G$  - синтаксическая процедура, описывающая процесс образования из элементов множества  $T$  новых, осмысленных для данной задачи значений лингвистической переменной (терм).
- $M$  - семантическая процедура, позволяющая превратить каждое новое значение ЛП, образуемое процедурой  $G$ , в нечеткую переменную, т.е. сформировать соответствующее нечеткое множество.

## Нечеткая и лингвистическая переменные

### *Примеры лингвистических переменных*

1. 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 ЛП  $\langle \beta, T, U, G, M \rangle$ , где
  - $\beta$ - толщина изделия;

## Нечеткая и лингвистическая переменные

- $T$  - {«Малая толщина», «Средняя толщина», «Большая толщина»};
  - $U=[10,80]$ ;
- $G$  - синтаксическая процедура образования новых термов с помощью связок «и», «или», и модификаторов (лингвистических неопределенностей) типа «очень», «не», «слегка» и т.п. Например, «Малая или средняя толщина», «Очень малая толщина», «Не очень большая толщина» и т.д.
- $M$  - семантическая процедура задания на  $U=[10,80]$  нечетких множеств  $A1$ =«Малая толщина»,  $A2$ =«Средняя толщина»,  $A3$ =«Большая толщина», а также нечетких множеств для термов из  $G(T)$  в соответствии с правилами трансляции нечетких связок, лингвистических неопределенностей и других операций над нечеткими множествами.

## Нечеткая и лингвистическая переменные

### **Пример 2**

Пусть  $\beta$  - посадочная скорость самолета (скорость). Тогда

*Скорость* := (скорость, <малая, небольшая, средняя, высокая>, [0..300],  $G$ ,  $M$ ), где

$G$  - процедура перебора элементов базового терм-множества.

$M$ -процедура экспертного опроса.

## Нечеткая и лингвистическая переменные

В общем случае значение лингвистической переменной есть составной термин, представляющий сочетание некоторых элементарных терминов. Эти элементарные термины можно разбить на четыре основные категории:

- *первичные термины*, которые являются символами специальных нечетких подмножеств, например, *молодой*, *старый* и т.д.
- отрицание НЕ и союзы И, ИЛИ.
- неопределенности типа: *очень*, *слабо*, *более или менее* и т.д.
- маркеры, чаще всего это вводные слова.

Отрицание НЕ, союзы И, ИЛИ, неопределенности типа *очень*, *весьма*, *больше*, *меньше* и другие термины, которые входят в определение значений лингвистической переменной, могут рассматриваться как символы различных операций, определенных на нечетких подмножествах  $U$ .

## Лингвистические неопределенности

Значениями лингвистической переменной являются символами нечетких подмножеств, которые представляют собой фразы или предложения формального или естественного языка.

Например, если  $U$  есть набор целых чисел  $U = (0, 1, 2, \dots, 100)$  и возраст есть лингвистическая переменная, тогда значения лингвистической переменной могут определяться словосочетаниями: *молодой, не молодой, очень молодой, не очень молодой, старый* и т.д.

Основная проблема, которая возникает при использовании лингвистической переменной, заключается в следующем: пусть дано значение любого элементарного термина  $x_i$ ,  $i = 1..n$ , в составном термине  $u = x_1 \dots x_n$ , который представляет собой значение лингвистической переменной. Требуется вычислить значение  $u$  в смысле нечеткого множества.

## Лингвистические неопределенности

Рассмотрим более простую задачу - вычисление значения составного термина вида  $u = hx$ , где  $h$  - неопределенность, а  $x$  - термин с фиксированным значением. Например,  $u = \text{очень высокий человек}$ , где  $h = \text{очень}$ , а  $x = \text{высокий человек}$ .

## Лингвистические неопределенности

Будем рассматривать  $h$  как оператор, который переводит нечеткое множество  $M(x)$ , представляющее значение  $x$ , в нечеткое  $M(hx)$ . Теперь неопределенность выполняет функцию генерации большого множества значений для лингвистической переменной из небольшого набора первичных элементов.

Например, используя неопределенность *очень* в сочетании с отрицанием *НЕ* и первичным термином *высокий*, мы можем генерировать нечеткие множества *очень высокий*, *не очень высокий* и т.п.

## Лингвистические неопределенности

В обычном использовании неопределенность *очень* не имеет четко определенного значения. Она действует как усилитель, генерируя подмножества того множества, к которому она применяется. Аналогичным образом действует операция концентрирования. Поэтому *очень u*, где *u* - некоторый термин, может быть определено как  $u^2$ , т.е.

$$\text{очень } u = u^2 = \prod_u \mu_u^2(u) / u .$$

## Лингвистические неопределенности

Например, если  $u = \text{маленький возраст} = (1/1, 0.8/2, 0.6/3, 0.4/4, 0.2/5)$ , тогда  $\text{очень маленький} = (1/1, 0.64/2, 0.36/3, 0.16/4, 0.04/5)$ .

Рассматриваемый как оператор, *очень* может сочетаться с самим собой. Так, например:

$\text{очень очень маленький} = (1/1, 0.4/2, 0.1/3)$

## Лингвистические неопределенности

Порядок следования элементарных терминов в составном термине существенно влияет на результат. Так, например:

$$u = \hat{1} \div \hat{a} \ddot{1} \hat{1} \hat{a} \hat{0} \hat{1} \div \hat{1} \hat{1} = \frac{\left( \overline{\hat{0} \hat{1} \div \hat{1} \hat{1}} \right)^2}{\quad}$$

$$u = \hat{1} \hat{a} \hat{1} \div \hat{a} \ddot{1} \hat{1} \hat{0} \hat{1} \div \hat{1} \hat{1} = \left( \hat{0} \hat{1} \div \hat{1} \hat{1} \right)^2$$

не одно и то же.

## Лингвистические неопределенности

Искусственные неопределенности *плюс* и *минус* служат для придания более слабых степеней концентрации и растяжения, чем те, которые определяются операциями CON и DIV.

$$\ddot{\imath} \ddot{\epsilon} \ddot{\rho} \ddot{\eta} u = u^{1,25} = \prod_{u \in U} (\mu_u)^{1,25} / u$$

$$\dot{\imath} \dot{\epsilon} \dot{\rho} \dot{\eta} u = u^{0,75} = \prod_{u \in U} (\mu_u)^{0,75} / u$$

## Лингвистические неопределенности

Приближенные тождества, которыми часто пользуются на практике:

*плюс и = минус очень и*

*минус очень очень и = плюс плюс очень и*

## Лингвистические неопределенности

### Пример

Пусть  $u = \text{маленький возраст} = (1/1, 0.8/2, 0.6/3, 0.4/4, 0.2/5)$ . Определим лингвистическую переменную *не очень очень маленький возраст*.

$$u = \overline{(\text{очень маленький})^2} = (0/1, 0.36/2, 0.64/3, 0.84/4, 0.96/5) \approx (0.4/2, 0.6/3, 0.8/4, 1/5).$$

$$\text{очень маленький} = (1/1, 0.64/2, 0.36/3, 0.16/4, 0.04/5).$$

$$(\text{очень маленький})^2 = (1/1, 0.41/2, 0.13/3, 0.03/4, 0.001/5).$$

$$\overline{(\text{очень маленький})^2} = (0/1, 0.59/2, 0.87/3, 0.97/4, 0.999/5), \text{здесь инверсия} = (1$$

-  $\mu(x)/x$ ).

## Лингвистические неопределенности

Пример 2

Пусть

$u_1 = \text{маленький возраст} = (1/1, 0.8/2, 0.6/3, 0.4/4, 0.2/5).$

$u_2 = \text{большой возраст} = (0.2/1, 0.4/2, 0.6/3, 0.8/4, 1/5).$

Определим лингвистическую переменную.

$u = \text{не очень маленький и не очень очень большой возраст.}$

## Лингвистические неопределенности

*очень маленький* =  $(1/1, 0.64/2, 0.36/3, 0.16/4, 0.04/5)$ ,

*не очень маленький* =  $(0.36/2, 0.64/3, 0.84/4, 0.96/5)$ ,

*очень большой возраст* =  $(0.04/1, 0.16/2, 0.36/3, 0.64/4, 1/5)$ ,

*очень очень большой возраст* =  $(0.001/1, 0.03/2, 0.13/3, 0.41/4, 1/5)$ ,

*не очень очень большой возраст* =  $(0.998/1, 0.97/2, 0.87/3, 0.59/4)$ .

Таким образом,

$$u = \overline{(u_1)^2} \text{ I } \overline{(u_2)^4} = (0.36/2, 0.64/3, 0.84/4, 0.96/5) \cap (0.998/1, 0.97/2, 0.87/3,$$

$$0.59/4) = (0.36/2, 0.64/3, 0.59/4)$$