

УДК 519.24

МАТЕМАТИЧЕСКАЯ МОДЕЛЬ ДИАГНОСТИРОВАНИЯ С ИСПОЛЬЗОВАНИЕМ ПРАВИЛА НЕЧЕТКОГО ВЫВОДА

¹Нурмаганбетова М.О., ²Нурмагамбетов Д.Е., ³Мырзакеримова А.Б.

¹Казахский Национальный медицинский университет им. С.Д. Асфендиярова, Алматы;

²«Партнеры Международного образования», Хьюстон, Техас, США;

³Международный университет информационных технологий, Алматы, e-mail: mug2009@mail.ru

Разработана математическая модель диагностирования на основе правила нечеткого вывода. Медицина оперирует чаще с нечеткими описаниями состояний систем. Применение методов теории нечетких множеств в медицинских исследованиях является перспективным направлением. Предложенная модель с использованием правила нечеткого вывода позволила найти наиболее приемлемый вывод. Полученные результаты могут быть использованы для практических и технологических решений по решаемой проблеме. Математизация ведет к более глубокому анализу исследуемого объекта.

Ключевые слова: математические модели, принятие решений, нечеткие множества

MATHEMATICAL MODEL OF DIAGNOSIS USING THE RULES OF FUZZY INFERENCE

¹Nurmaganbetova M.O., ²Nurmaganbetov D.E., ³Myrzakerimova A.B.

¹Kazakh National University named after S.D. Asfendiyarov, Almaty;

²ОО «International Education Partners», Houston, Texas, USA;

³International Information Technology University, Almaty, e-mail: mug2009@mail.ru

A mathematical model of diagnosis based on fuzzy inference rules. Medicine often operates with fuzzy description of the state systems. Application of fuzzy set theory in medical research is a perspective. The proposed model using fuzzy inference rules will find the most appropriate conclusion. The results can be used for practical and technological solutions. Using mathematical model leads to a deeper analysis.

Keywords: Mathematical method, fuzzy inference, decision-making

В настоящее время возросла потребность в современных информационных системах, в основе которых различные математические модели. Создание математических моделей диагностирования с применением методов принятия решений на основе нечетких множеств является перспективным направлением в медицине [1-3]. Применение достижений теории нечетких множеств является оправданной. Человек, обладая огромной функциональной энтропией, способен обрабатывать нечеткую информацию: выбирать, решать, анализировать и т.д., при этом может допустить субъективизм в своих суждениях. В этом плане создание математических моделей диагностирования и прогнозирования, повышающие объективность, является актуальной.

Применим для диагностики математический метод, на основе композиционного правила агрегирования описаний альтернатив, заданных в виде нечетких суждений и выбрать наилучший из них [4]. Пусть имеем U – множество элементов, A – его нечеткое подмножество, степень принадлежности элементов которого есть число из единичного интервала $[0,1]$. Подмноже-

ство A является значениями лингвистической переменной X . Например: переменная X – «заболеваемость» может иметь значение – «низкая», а X – «анамнез» – значение «хорошее» и т.п. Высказывание S – «возможно», также является лингвистической переменной. В общем случае:

D_i : «если $X_1 = A_{1i}$ и $X_2 = A_{2i}$ и ... $X_p = A_{pi}$, то $S = B_i$ ».

Обозначим переменные:

$X_1 = A_1 \cap X_2 = A_2 \cap \dots X_n = A_{pi}$ через $X = A_i$

Операции пересечения нечетких множеств соответствует нахождению минимума их функции принадлежности :

$\mu_{A_i}(U) = \min(\mu_{A_{i1}}(U), \mu_{A_{i2}}(U), \dots, \mu_{A_{ip}}(U))$

$\mu_{A_{ij}}(U_j)$ – значение принадлежности элемента (U_j) нечеткому множеству A_{ij}

Можно записать в виде:

D_i : «Если $X = A_i$, то $S = B_i$ »

На основании диагностической таблицы [5] проводится дифференциация форм хронического энтерита в зависимости от локализации поражения тонкой кишки: преимущественное поражение тощей кишки (еонит) и преимущественное поражение подвздошной кишки (илент). В качестве

признаков выступают симптомы: частота стула в сутки, вид кала, повышенное выделение желчных кислот с калом, тест с холестираминол, функциональный демпинг-синдром и т.д. Возьмем следующие критерии: частота стула в сутки – X1, вид кала – X2, повышенное выделение желч-

ных кислот с калом – X3, положительный тест с холестираминол – X4, как симптомы наблюдаемые у условного пациента. Приемлемость решений – Y: «возможно», «более, чем возможно», «высокая вероятность» и т.д. задана на множестве j [0,1, 0.2, 0.3, ..., 1] и определен как:

S – «возможно» – $\mu_s(x) = X, X \in j$

MS – «более чем возможно» – $\mu_{ms}(x) = \sqrt{X^3}, X \in j$

P – «очень высокая вероятность» – $\mu_p(x) = \begin{cases} 1, & \text{если } x=1 \\ 0, & \text{если } x \neq 1 \end{cases}, X \in j$

NS – «вполне возможно» – $\mu_{ns}(x) = X^2, X \in j$

US – «отрицательный» – $\mu_{us}(x) = 1 - X, X \in j$.

Введем оценку каждого состояния:

A = «частота стула в сутки 6-8 раз» = 0.7/u1; 0.5/u2; 0.5/u3; 0.6/u4; 0.3/u5

B = «вид кала водянисто-пенистый» = 0.8/u1; 0.9/u2; 0.3/u3; 0.7/u4; 0.9/u5;

C = «повышенное выделение желчных кислот с калом» = 0.5/u1; 0.7/u2; 0.5/u3; 0.8/u4; 0.3/u5;

D = «явно повышенное выделение желчных кислот с калом» = 0.4/u1; 0.5/u2; 0.3/u3; 0.5/u4; 0.6/u5;

E = «Положительный тест с холестираминол» = 0.5/u1; 0.6/u2; 0.7/u3; 0.7/u4; 0.5/u5.

Тогда:

D1: если X = A и B, то Y = S то есть «Если частота стула в сутки 6-8 раз и вид кала водянисто-пенистый, то Y = возможно у него «иленет»».

Аналогично:

D2: если X = A и B и C, то Y = MS

D3: если X = A и B и C и E, то Y = P

D4: если X = A и B и D, то Y = NS

D5: если X = не A или не B или не E, то Y = US

Используем правило минимизации:

$$\mu_i(v) = \min_{p \in v} (\mu_{A_{i1}}(U_1), (\mu_{A_{i2}}(U_2), \dots, (\mu_{A_{ip}}(U_p)),$$

где $V = U_1 x U_2 x \dots x U_p$; $v = (u_1, u_2, \dots, u_p)$ $\mu_{A_{ij}}(U_j)$

значения принадлежности элемента (U_j) нечеткому множеству A_{ij} ,

для:

D1: $\mu_{M_1}(U) = \min(\mu_A(U), (\mu_B(U)))$

$M_1 = \{0.7/u_1; 0.5/u_2; 0.3/u_3; 0.6/u_4; 0.3/u_5\}$

D2: $\mu_{M_2}(U) = \min(\mu_A(U), (\mu_B(U), (\mu_C(U)))$

$M_2 = \{0.5/u_1; 0.5/u_2; 0.3/u_3; 0.6/u_4; 0.3/u_5\}$

D3: $\mu_{M_3}(U) = \min(\mu_A(U), (\mu_B(U), (\mu_C(U), (\mu_E(U)))$

$M_3 = \{0.5/u_1; 0.5/u_2; 0.3/u_3; 0.6/u_4; 0.3/u_5\}$

D4: $\mu_{M_4}(U) = \min(\mu_A(U), (\mu_B(U), (\mu_D(U)))$

$M_4 = \{0.4/u_1; 0.5/u_2; 0.3/u_3; 0.5/u_4; 0.3/u_5\}$

D5: $\mu_{M_5}(U) = \min((1 - \mu_A(U), (1 - \mu_B(U), (1 - \mu_E(U)))$

$$M_5 = \left| \begin{array}{l} \{0.3/u_1; 0.5/u_2; 0.5/u_3; 0.4/u_4; 0.7/u_5\} \\ \{0.2/u_1; 0.1/u_2; 0.7/u_3; 0.3/u_4; 0.1/u_5\} \\ \{0.5/u_1; 0.4/u_2; 0.3/u_3; 0.3/u_4; 0.5/u_5\} \end{array} \right|$$

$M_5 = \{0.5/u_1; 0.5/u_2; 0.7/u_3; 0.4/u_4; 0.7/u_5\}$

D1: если $x = M_j$, то $Y = S$ (возможно «иленет»). Переменная Y задано: j (0,0.1, ..., 1), определено как $\mu_s(x) = X, x \in j$

D2: если $x = M_j$, то $Y = MS$ (более чем возможно) $\mu_{ms}(x) = \sqrt{x^3}, x \in j$

D3: если $x = M_j$, то $Y = P$ (очень высокая вероятность) $\mu_P(x) = \begin{cases} 1, & \text{если } x=1 \\ 0, & \text{если } x \neq 1 \end{cases}$
 D4: если $x = M_j$, то $Y = NS$ (вполне возможно) $\mu_{NS}(x) = X_{x \in j}$
 D5: если $x = M_j$, то $Y = US$ (невозможно, отсутствует) $\mu_{US}(x) = 1 - x_{x \in j}$

- $M_1 = \{0.7/u_1; 0.5/u_2; 0.3/u_3; 0.6/u_4; 0.3/u_5\}$
- $M_2 = \{0.5/u_1; 0.5/u_2; 0.3/u_3; 0.6/u_4; 0.3/u_5\}$
- $M_3 = \{0.5/u_1; 0.5/u_2; 0.3/u_3; 0.6/u_4; 0.3/u_5\}$
- $M_4 = \{0.4/u_1; 0.5/u_2; 0.3/u_3; 0.5/u_4; 0.3/u_5\}$
- $M_5 = \{0.5/u_1; 0.5/u_2; 0.7/u_3; 0.4/u_4; 0.7/u_5\}$

Используя правило преобразования: «Если $x = M_j$, то $Y = Q$ » в выражении: $\mu_Y(u, i) = \min(1, 1 - \mu_M(u) + \mu_Y(u))$ для каждой пары $(u, i) \in u(x)$, получаем следующее нечеткое подмножество:

	0	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1
$D_1 = U_3$	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1	1	1	1
U_2	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1	1	1	1	1	1
U_4	0.6	0.7	0.8	0.9	1	1	1	1	1	1	1
U_5	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1	1	1	1	1	1
$D_2 = U_3$	0.5	0.53	0.589	0.664	0.752	0.853	0.964	1	1	1	1
U_2	0.5	0.53	0.589	0.664	0.752	0.853	0.964	1	1	1	1
U_4	0.4	0.43	0.489	0.564	0.652	0.753	0.864	0.985	1	1	1
U_5	0.7	0.73	0.789	0.864	0.952	1	1	1	1	1	1
$D_3 = U_3$	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5
U_2	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5
U_4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4
U_5	0.7	0.7	0.7	0.7	0.7	0.7	0.7	0.7	0.7	0.4	0.4
$D_5 = U_3$	1	1	1	1	0.9	0.8	0.7	0.6	0.5	0.4	0.3
U_2	1	1	1	1	1	0.9	0.8	0.7	0.6	0.5	0.5
U_4	1	1	1	1	1	1	0.9	0.8	0.7	0.6	0.6
U_5	1	1	1	1	0.9	0.8	0.7	0.6	0.5	0.4	0.3
$D_5 = U_3$	1	1	1	1	0.9	0.8	0.7	0.6	0.5	0.4	0.3
U_2	1	1	1	1	1	0.9	0.8	0.7	0.6	0.5	0.5
U_4	1	1	1	1	1	1	0.9	0.8	0.7	0.6	0.6
U_5	1	1	1	1	0.9	0.8	0.7	0.6	0.5	0.4	0.3

В результате получаем общее функциональное решение:

$$D = D_1 \cap D_{21} \cap D_3 \cap D_4 \cap D_5 \text{ т.е. } \mu_u(u, i) = \min(\mu_{u_j}(u, i))$$

	0	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1
U_1	0.3	0.4	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5
U_2	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5
$D = U_3$	0.5	0.6	0.7	0.7	0.7	0.7	0.7	0.6	0.5	0.4	0.3
U_4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4
U_5	0.5	0.5	0.7	0.7	0.7	0.7	0.7	0.6	0.5	0.4	0.3

$$\mu(E_k(i))$$

$$E_1 = \{0.3/0; 0.4/0.1; 0.5/0.2; 0.5/0.3; 0.5/0.4; 0.5/0.5; 0.5/0.6; 0.5/0.7; 0.5/0.8; 0.5/0.9; 0.5/1\}$$

Находим: $M(E_{j,\alpha}) = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$, $M(E_{i,\alpha})$ – мощность, где $0 \leq \alpha \leq 0.3$, $d\alpha = 0.3$

$$E_{1,\alpha} = \{0; 0.1; 0.2; 0.3; 0.4; 0.5; 0.6; 0.7; 0.8; 0.9; 1\}, M(E_{1,\alpha}) = 0.5$$

$$0.3 \leq \alpha \leq 0.4, d\alpha = 0.1$$

$$E_{1,\alpha} = \{0.1; 0.2; 0.3; 0.4; 0.5; 0.6; 0.7; 0.8; 0.9; 1\}, M(E_{1,\alpha}) = 0.55$$

$$0.4 \leq \alpha \leq 0.5, d\alpha = 0.1$$

$$E_{1,\alpha} = \{0.2; 0.3; 0.4; 0.5; 0.6; 0.7; 0.8; 0.9; 1\}, M(E_{1,\alpha}) = 0.6$$

Найдем точечную оценку E_j :

$$F(E_1) = \frac{1}{\alpha_{\max}} \int_0^{\alpha_{\max}} M(E_{i\alpha}) d\alpha = \frac{1}{0.5} \int_0^{0.5} M(E_{i\alpha}) d\alpha =$$

$$\frac{1}{0.5} \{0.5 * 0.3 + 0.55 * 0.1 + 0.6 * 0.1\} = \frac{1}{0.5} (0.265) = 0.53.$$

Аналогично для второй альтернативы:

$$F(E_{2\alpha}) = \frac{1}{\alpha_{\max}} \int_0^{\alpha_{\max}} M(E_{2\alpha}) d\alpha = \frac{1}{0.5} \int_0^{0.5} M(E_{2\alpha}) d\alpha = \frac{1}{0.5} \{0.5 * 0.5\} = 0.5$$

Для третьей альтернативы:

$$F(E_{2\alpha}) = \frac{1}{\alpha_{\max}} \int_0^{\alpha_{\max}} M(E_{2\alpha}) d\alpha = \frac{1}{0.7} \int_0^{0.7} M(E_{2\alpha}) d\alpha =$$

$$= \frac{1}{0.7} \{0.5 * 0.5 + 0.55 * 0.1 + 0.6 * 0.1\} = 0.521$$

Для четвертой альтернативы:

$$F(E_{2\alpha}) = \frac{1}{\alpha_{\max}} \int_0^{\alpha_{\max}} M(E_{2\alpha}) d\alpha = \frac{1}{0.4} \int_0^{0.4} M(E_{2\alpha}) d\alpha = \frac{1}{0.4} \{0.4 * 0.5\} = 0.5$$

Для пятой альтернативы:

$$F(E_{5\alpha}) = \frac{1}{\alpha_{\max}} \int_0^{\alpha_{\max}} M(E_{i\alpha}) d\alpha = \frac{1}{0.7} \{0.5 * 0.5 + 0.55 * 0.1 + 0.5 * 0.1\} = 0.507$$

Итак, точечная оценка, найденная с учетом наличия симптомов и их заданных состояний, в качестве приемлемого вывода выбираем высказывание «возможно «илленет»», поскольку имеет наибольшее значение – 5.3. Данная математическая модель позволила из нечетких выводов, какими являются высказывания: «возможно», «более чем возможно», «очень высокая вероятность», «вполне возможно», «отрицательный» выбрать наилучший. Данная математическая модель диагностирования с использованием правила нечеткого вывода, наряду с другими моделями, основывающихся на достижениях теории нечетких множеств позволит, при соответствующей технической реализации, повысить объективность при принятии решений. Применение математического подхода к решению различных задач в медицинских исследова-

ниях позволят более широко использовать современные автоматизированные информационные технологии в здравоохранении.

Список литературы

1. Нурмаганбетова М.О. Математические подходы в медицинских исследованиях: монография. – Германия, Lambert Academic-Publishing, 2012, с. 172.
2. Нурмаганбетова М.О., Нурмагамбетов Д.Е., Оспан А.Б. Модель диагностирования на основе метода многокритериальной оценки и выбора альтернатив // Сб. докладов X-ой Юбилейной Международной научной конференции «Актуальные вопросы современной техники и технологии», РФ, Липецк, 2013.
3. Нурмаганбетова М.О. Информационно-математическое моделирование в медицине // I международная научно-практическая конференция «Современные направления научных исследований». – Екатеринбург, РФ, 2010. – С.59-60.
4. Борисов А.Н., Крумберг О.А., Федоров И.П. Принятие решений на основе нечетких множеств. – Рига Зинатие, 1990. – 184 с.
5. Окорочков А.Н. Диагностика болезней внутренних органов, М., 2005.