

УДК 681.3

**ИНТЕРВАЛЬНАЯ МОДЕЛЬ ПРИНЯТИЯ РЕШЕНИЙ КОЛЛЕКТИВНОМ  
НЕЗАВИСИМЫХ ЭКСПЕРТОВ**

Л.С. Файнзильберг\*, О.А. Жуковская\*\*  
\*\* МНУЦ ИТИС, \*\* НТУУ КПИ  
e-mail: fainzilberg@voliacable.com

В работах [1], [2] предложена интервальная модель построения коллективного решения группы независимых экспертов в условиях риска, основанная на использовании байесовских стратегий. Доказано, что такая модель, предполагая знания только частот ошибочных решений экспертов, с заданной доверительной вероятностью обеспечивает минимум средней вероятности ошибки коллективного решения.

В тоже время известно, что средняя вероятность ошибочных решений не учитывает соотношение потерь от ошибок разного рода, которые для большинства практических задач неравнозначны. Например, известно [3], что при скрининге опасных заболеваний потери, связанные с ошибочным пропуском больного пациента во много раз превышает потери от ложного отнесения здорового пациента к группе больных.

Цель данной работы – обобщение предложенных ранее интервальных моделей на случаи, когда критерием оптимальности служит минимум среднего риска коллективного решения.

**Постановка задачи. Пусть некоторый объект находится в одном из множества возможных состояний  $V = \{V_1, \dots, V_m\}$ ,  $m = \overline{1, M}$ . Каждый из  $N$  экспертов  $A_1, \dots, A_N$  независимо друг от друга принимают частные решения о текущем состоянии объекта в виде индикаторной переменной**

$$\delta_i = m, \text{ если } A_i \text{ принял решение в пользу } V_m, m = \overline{1, M}, i = \overline{1, N}. \quad (1)$$

Предполагается, что на основе репрезентативной выборки  $n$  наблюдений с известными состояниями объекта определено число случаев  $n_k$ , когда объект находился в состоянии  $V_k$ , а также число случаев  $n_{mk}^{(i)}$ , когда  $i$ -й эксперт принял частное решение в пользу состояния  $V_m$ , в то время как объект находился в состоянии  $V_k$ .

При таких априорных сведениях ставится задача построения модели принятия коллективного решения

$$D = m, \text{ если коллектив принял решение в пользу } V_m, m = \overline{1, M},$$

которая с заданной доверительной вероятностью  $\beta$  обеспечит минимум среднего риска коллективного решения на множестве

$$\Theta = \{S_{m_1 \dots m_N} : (\delta_1 = m_1) \wedge \dots \wedge (\delta_N = m_N), m_1, \dots, m_N = \overline{1, M}\} \quad (2)$$

возможных комбинаций  $S_{m_1 \dots m_N}$  частных решений экспертов (1).

**Оптимальная модель принятия коллективных решений. Прежде чем переходить к решению поставленной задачи рассмотрим оптимальную модель принятия коллективных решений, основанную на минимизации среднего риска.**

**Лемма 1.** Пусть

а) известно распределение вероятностей состояний объекта  $P(V_k), \sum_{k=1}^M P(V_k) = 1$ ;

б) известны условные вероятности  $P(\delta_i = m | V_k), m, k = \overline{1, M}, i = \overline{1, N}$  частных решений каждого с  $N \geq 2$  независимых экспертов коллектива;

в) задана платежная матрица  $L = \|L_{km}\|$ , элементы которой характеризуют потери от коллективного решения  $D = m, m = \overline{1, M}$  при истинном состоянии объекта  $V_k, k = \overline{1, M}$ .

Тогда коллективное решение  $D = m, m = \overline{1, M}$  будет оптимальным с точки зрения минимума среднего риска на множестве возможных ситуаций (2), если коллективное решение принимается по схеме

$$D_S^{opt} = \arg \min_{D_S \in [1, M]} \sum_{k=1}^M L_{kD_S} P(V_k) \prod_{i=1}^N P(\delta_i | V_k). \quad (3)$$

где  $D_S = \overline{1, M}$  – коллективное решение в наблюдаемой ситуации  $S \in \Theta$ .

**Субоптимальная модель принятия коллективных решений.** Понятно, что на практике применение оптимальной модели затруднительно, поскольку точные значения вероятностных характеристик, фигурирующих в правой части (3), чаще всего неизвестны. Поэтому перейдем от оптимальной модели (3) к ее интервальному аналогу, используя следующее определение.

**Определение.** Коллективное решение  $\tilde{D} = m, m = \overline{1, M}$  будем называть субоптимальным с точки зрения критерия  $\mathfrak{Z}$ , если  $\tilde{D}$  обеспечивает  $\mathfrak{Z}$  с заданной доверительной вероятностью.

Понятно, что неизвестные точечные значения априорных вероятностей  $P(V_k), P(\delta_i = m | V_k)$  могут быть оценены частотами, вычисленными по репрезентативной выборке из  $n$  наблюдений с известными состояниями объекта:

$$P^*(V_k) = \frac{n_k}{n}, \quad P^*(\delta_i = m | V_k) = \frac{n_{mk}^{(i)}}{n_k}, \quad i = \overline{1, N}, k, m = \overline{1, M}, \quad (4)$$

где

$n_k$  – число наблюдений, когда объект находился в состоянии  $V_k$ ,

$n_{mk}^{(i)}$  – число случаев, когда  $i$ -й эксперт принял частное решение в пользу состояния  $V_m$ , в то время как объект находился в состоянии  $V_k$ .

Очевидно, что замена неизвестных вероятностных характеристик оценками (4) правомерна только при достаточно большом объеме наблюдений  $n$ .

В той же время из теории вероятностей известно, что для любого значения частоты можно построить доверительный интервал, который с доверительной вероятностью  $\beta$  накроет неизвестное значение вероятностной характеристики, т.е.

$$P(V_k) \in \langle P_{V_k}^c(n, \beta), r_{V_k}(n, \beta) \rangle, \quad (5)$$

$$P(\delta_i | V_k) \in \langle P_{mk}^c(n, \beta), r_{mk}(n, \beta) \rangle, \quad (6)$$

где

$$P_{V_k}^c = \frac{P_{V_k}^* + \frac{t_\beta^2}{2n}}{1 + \frac{t_\beta^2}{n}}, \quad r_{V_k} = \frac{t_\beta \sqrt{\frac{P_{V_k}^* (1 - P_{V_k}^*)}{n} + \frac{t_\beta^2}{4n^2}}}{1 + \frac{t_\beta^2}{n}} \quad - \text{соответственно центр и радиус}$$

доверительного интервала, который с доверительной вероятностью  $\beta$  накроет неизвестное значение вероятности нахождения объекта в состоянии  $V_k$ , а

$$P_{\delta_i|V_k}^c = \frac{P_{\delta_i|V_k}^* + \frac{t_\beta^2}{2n}}{1 + \frac{t_\beta^2}{n}}, \quad r_{\delta_i|V_k} = \frac{t_\beta \sqrt{\frac{P_{\delta_i|V_k}^* (1 - P_{\delta_i|V_k}^*)}{n} + \frac{t_\beta^2}{4n^2}}}{1 + \frac{t_\beta^2}{n}} \quad - \text{центр и радиус доверительного}$$

интервала, который с доверительной вероятностью  $\beta$  накроет неизвестное значение вероятности ошибки частного решения  $i$ -го эксперта,  $i = \overline{1, N}$ , а  $t_\beta = \arg F\left(\frac{1+\beta}{2}\right)$  -

функция, обратная гауссовой функции распределения  $F\left(\frac{1+\beta}{2}\right)$ .

Показано, что минимум среднего риска будет обеспеченным, если в каждой наблюдаемой ситуации  $S$  принимать коллективное решение  $\tilde{D} = l$ ,  $l = \overline{1, M}$ , если

$$\tilde{R}_S(l) < \tilde{R}_S(m), \quad \forall m = \overline{1, M}, m \neq l, \quad (7)$$

где

$$\tilde{R}_S(l) = \sum_{k=1}^M L_{kl} P(V_k) \prod_{i=1}^N P(\delta_i = l | V_k), \quad (8)$$

$$\tilde{R}_S(m) = \sum_{k=1}^M L_{km} P(V_k) \prod_{i=1}^N P(\delta_i = m | V_k). \quad (9)$$

На основе соотношений (7) – (9), построим субоптимальную модель, гарантирующую принятие субоптимальных решений коллектива экспертов в ситуациях противоречий их личных решений согласно критерию минимума среднего риска.

Будем характеризовать возможные потери от коллективного решения  $\tilde{D} = m$ ,  $m = \overline{1, M}$  при истинном состоянии объекта  $V_k$  интервальной платежной матрицей  $\mathbf{L} = \|\mathbf{L}_{km}\|$ , где

$$\mathbf{L}_{km} = \langle L_{km}^c, r_{L_{km}} \rangle.$$

Учитывая (5)–(6), перейдем от соотношений (8), (9) к их интервальным аналогам

$$\tilde{\mathbf{R}}_S(l) = \sum_{k=1}^M \langle L_{kl}^c, r_{L_{kl}} \rangle \langle P_{V_k}^c, r_{V_k} \rangle \prod_{i=1}^N \langle P_{lk}^c, r_{lk} \rangle,$$

$$\tilde{\mathbf{R}}_S(m) = \sum_{k=1}^M \langle L_{km}^c, r_{L_{km}} \rangle \langle P_{V_k}^c, r_{V_k} \rangle \prod_{i=1}^N \langle P_{mk}^c, r_{mk} \rangle.$$

Согласно условию (7) оптимальное коллективное решение должно приниматься, основываясь на сравнении точечных величин  $\tilde{R}_S(l) \in \tilde{\mathbf{R}}_S(l)$ ,  $\tilde{R}_S(m) \in \tilde{\mathbf{R}}_S(m)$ ,  $\forall m = \overline{1, M}$ ,  $m \neq l$ , что возможно только тогда, когда  $\tilde{\mathbf{R}}_S(l) \cap \tilde{\mathbf{R}}_S(m) = \emptyset$ .

**Теорема.** Коллективное решение  $\tilde{D} = l$ ,  $l = \overline{1, M}$  является субоптимальным с точки зрения минимума среднего риска ошибки на множестве (2) возможных ситуаций  $S$ , если это решение принимается в пользу  $l$ -го состояния  $l = \overline{1, M}$  при условии

$$\tilde{R}_l^c + r_{\tilde{R}_l} < \tilde{R}_m^c - r_{\tilde{R}_m}, \quad \forall m = \overline{1, M}, m \neq l,$$

где

$$\begin{aligned} \tilde{R}_l^c + r_{\tilde{R}_l} = & \sum_{\substack{k \in [1, M] \\ k \neq l}} (L_{kl}^c + r_{L_{kl}})(P_{V_k}^c + r_{V_k}) \prod_{i=1}^N (P_{lk}^c + r_{lk}) + \\ & + \begin{cases} (L_{ll}^c + r_{L_{ll}})(P_{V_l}^c + r_{V_l}) \prod_{i=1}^N (P_{ll}^c + r_{ll}), & \text{если } (L_{ll}^c \geq r_{L_{ll}}) \vee (|L_{ll}^c| < r_{L_{ll}}), \\ (L_{ll}^c + r_{L_{ll}})(P_{V_l}^c - r_{V_l}) \prod_{i=1}^N (P_{ll}^c - r_{ll}), & \text{если } L_{ll}^c \leq -r_{L_{ll}}, \end{cases} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \tilde{R}_m^c - r_{\tilde{R}_m} = & \sum_{\substack{k \in [1, M] \\ k \neq m}} (L_{km}^c - r_{L_{km}})(P_{V_k}^c - r_{V_k}) \prod_{i=1}^N (P_{mk}^c - r_{mk}) + \\ & + \begin{cases} (L_{mm}^c - r_{L_{mm}})(P_{V_m}^c - r_{V_m}) \prod_{i=1}^N (P_{mm}^c - r_{mm}), & \text{если } L_{mm}^c \geq r_{L_{mm}}, \\ (L_{mm}^c - r_{L_{mm}})(P_{V_m}^c + r_{V_m}) \prod_{i=1}^N (P_{mm}^c + r_{mm}), & \text{если } (L_{mm}^c \leq -r_{L_{mm}}) \vee (|L_{mm}^c| < r_{L_{mm}}). \end{cases} \end{aligned}$$

#### Список литературы

1. Жуковская О.А., Файнзильберг Л.С. Интервальное обобщение байесовской модели принятия коллективного решения в конфликтных ситуациях // Кибернетика и системный анализ. – 2005. – №3. – С. 133–144.
2. Файнзильберг Л.С., Жуковская О.А. Интервальная модель принятия коллективного решения в условиях риска // Системи підтримки прийняття рішень. Теорія і практика. Збірник доповідей науково-практичної конференції з міжнародною участю. – Київ: ПІММС НАНУ, 2006. – С.113–115.
3. Власов В.В. Эффективность диагностических исследований. – М: Медицина, 1988. – 256 с.