

ИНТЕЛЛЕКТУАЛЬНЫЙ АНАЛИЗАТОР БЫСТРОМЕНЯЮЩИХСЯ СИТУАЦИЙ

Анализаторы быстроменяющихся ситуаций находят широкое применение при управлении сложными системами, например, радиопеленгаторными сетями. Особенности функционирования таких систем являются следующие.

1 Широкий диапазон скоростей изменения ситуаций, продолжительность нахождения системы радиопеленгации с внешним окружением в одном состоянии может колебаться от десятков секунд до миллисекунд.

2 Число различных ситуаций исключительно велико. Повторение одинаковых ситуаций является редким событием.

3 Достоверные оценки вероятностей ситуаций отсутствуют вследствие невозможности получения представительной выборки и пренебрежимой малости самих вероятностей.

4 Скорость выработки (поступления) управляющих команд и сигналов соизмерима со скоростью изменения ситуаций.

В этих условиях выбор наиболее целесообразного способа действия для текущей ситуации во многом зависит от опыта, быстроты реакции и интуиции операторов, специалистов и лиц, принимающих решение. При этом вместо статистически определяемых вероятностей событий приходится рассматривать субъективно приписываемые вероятности.

ЗАДАЧА, РЕШАЕМАЯ АНАЛИЗАТОРОМ, ФОРМУЛИРУЕТСЯ СЛЕДУЮЩИМ ОБРАЗОМ.

Задается множество действий, которые можно осуществить в конкретной ситуации, т.е.

$$D = \{d_1, d_2, \dots, d_n\}.$$

На основе множества D вводится область взаимоисключающих гипотез Q , элементами которой могут быть как сами действия, так и их комбинации.

Различная информация о возможных действиях в сложившейся ситуации рассматривается как источники свидетельств. Этими источниками могут быть сведения в базе данных (знаний), мнения специалистов и т.д.

Каждому источнику свидетельств соответствуют меры доверия $m(q)$, назначаемые элементам области Q . При этом сумма всех $m(q)$ для одного свидетельства равна 1. Свидетельства могут поступать не одновременно.

Требуется определить объединенную меру доверия от всех источников свидетельств и реализовать действия, имеющие наибольшую степень доверия.

Объединенная мера доверия рассчитывается по правилу Демпстера [1, 2].

$$m_k(z) = \frac{\sum_{x \cap y = z} m_{k-2}(x) m_{k-1}(y)}{1 - \sum_{x \cap y = \emptyset} m_{k-2}(x) m_{k-1}(y)}, \quad (1)$$

где k – число источников свидетельств; x, y, z – гипотезы для соответствующих источников свидетельств.

Например, пусть

$$D = \{d_1, d_2, d_3, \dots, d_c\},$$

здесь d_j – пеленг, осуществляемый j станциями; d_c – пеленг, осуществляемый всей сетью. На основе первого свидетельства $m_1(d_2) = 0,7$ и $m_1(Q) = 0,3$, а второго свидетельства $m_2(d_3) = 0,8$, $m_2(Q) = 0,2$. Величина $m_c(Q)$ здесь характеризует другие возможные меры доверия. Применительно к формуле (1) в нашем случае $x = \{d_2, Q\}$, $y = \{d_3, Q\}$, $z = \{d_2, d_3, Q\}$ и $m_3(d_2) \approx 0,32$; $m_3(d_3) \approx 0,545$; $m_3(Q) \approx 0,135$.

Таким образом, в результате объединения свидетельств, предпочтение имеет действие d_3 .

Предположим, что поступило новое свидетельство $V = \{(d_3, d_c), Q\}$ с $m_4\{(d_3, d_c)\} = 0,6$ и $m_4(Q) = 0,4$. В этом случае формула (1) принимает вид

$$m_5(W) = \frac{\sum_{z \cap V = W} m_3(z) m_4(V)}{1 - \sum_{z \cap V = \emptyset} m_3(z) m_4(V)} \text{ и } W = \{d_2, d_3, (d_3, d_c), Q\}.$$

В результате расчетов получаем

$$m_5(d_2) = 0,158, \quad m_5(d_3) = 0,675, \quad m_5((d_3, d_c)) = 0,1, \quad m_5(Q) = 0,067.$$

Таким образом, в результате нового свидетельства мера доверия к действию d_3 возросла.

Недостатком формулы (1) является то, что в случае одновременного поступления трех свидетельств их обработка должна производиться последовательно, т.е. сначала расчеты производятся для первого и второго, а затем полученный результат обрабатывается совместно с третьим.

Предлагается алгоритм одновременного расчета мер доверия для числа свидетельств более двух. Продемонстрируем этот алгоритм для тех же исходных данных. Пусть имеется три свидетельства

$$X_1 = \{d_2, Q\} \text{ с } m_1(d_2) = 0,7, \quad m_1(Q) = 0,3;$$

$$X_2 = \{d_3, Q\} \text{ с } m_2(d_3) = 0,8, \quad m_2(Q) = 0,2;$$

$$X_3 = \{(d_3, d_c), Q\} \text{ с } m_3(d_3, d_c) = 0,6, \quad m_3(Q) = 0,4.$$

В результате рассмотрения попарных пересечений множеств формируется результирующее множество $Y = \{d_2, d_3, (d_3, d_c), Q\}$ и два пустых множества ($d_2 \wedge d_3 = \emptyset$, $d_2 \wedge (d_3, d_c) = \emptyset$). Затем рассчитывается коэффициент нормировки с учетом этих двух пустых множеств

$$K = 1 - (m_1(d_2)m_2(d_3) + m_1(d_2)m_3((d_3, d_c)) - m_1(d_2)m_2(d_3)m_3((d_3, d_c))) = 0,356.$$

Далее рассчитываются меры доверия компонентов множества Y по формулам:

$$m(d_2) = \frac{1}{k} m_1(d_2) m_2(Q) m_3(Q) = 0,157;$$

$$m(d_3) = \frac{1}{k} m_1(Q) m_2(d_3) (m_3((d_3, d_c)) + m_3(Q)) = 0,674;$$

$$m((d_3, d_c)) = \frac{1}{k} m_1(Q) m_2(Q) m_3((d_3, d_c)) = 0,101;$$

$$m(Q) = \frac{1}{k} m_1(Q) m_2(Q) m_3(Q) = 0,067.$$

Достоинством предложенного алгоритма является то, что при получении результата $m(d_3) = 0,674$ дальнейшие расчеты можно не производить, так как следующие меры доверия будут в сумме меньше $1 - m(d_2) - m(d_3)$, т.е. действие d_3 сохранит свое лидерство.

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1 Люгер Дж.Ф. Искусственный интеллект: стратегии и методы решения сложных проблем. М.: Издательский дом "Вильямс", 2003. 864 с.

И МИКРОПРОЦЕССОРНЫХ СИСТЕМ"