

СИСТЕМА ИМИТАЦИОННОГО МОДЕЛИРОВАНИЯ МОНИТОРИНГА МОБИЛЬНЫХ ГЕТЕРОГЕННЫХ ОБЪЕКТОВ

Кузьмич А. И.

Инновационно-технический центр НИЧ, Белорусский государственный университет информатики и
радиоэлектроники
Минск, Республика Беларусь
E-mail: kai@list.ru

Рассматриваются вопросы разработки и применения системы имитационного моделирования для выбора параметров и алгоритмов в задаче мониторинга мобильных гетерогенных объектов.

ВВЕДЕНИЕ

Проблема разработки эффективных систем мониторинга мобильных гетерогенных объектов (МГО) обостряется во всем мире по мере увеличения количества техногенных катастроф с крупномасштабными последствиями. Под МГО понимается технически сложная мобильная структура, состоящая из разнородных компонентов. К МГО, в частности, относятся железнодорожные составы, автопоезда и другие подвижные объекты. Процесс разработки систем мониторинга МГО достаточно сложен и включает решение ряда высоко затратных по времени и средствам задач [1]. В число нерешенных входит актуальная задача подбора параметров и алгоритмов мониторинга в зависимости от технических, структурных и эксплуатационных особенностей МГО. В докладе рассматривается система имитационного моделирования мониторинга, которая позволяет варьировать параметры и алгоритмы, анализировать результат и выбирать вариант, в наибольшей мере совпадающий с экспертной оценкой.

I. ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ

Пусть имеется центр, эксперты и объект моделирования Р. Объект идентифицируется строковыми переменными Id и характеризуется диагностическими показателями $X = X_1, X_2, \dots, X_n$ и их значениями

$$\langle X \rangle = \langle X_1 \rangle, \langle X_2 \rangle, \dots, \langle X_n \rangle.$$

В зависимости от $\langle X \rangle$ объект может находиться в одном из возможных состояний $V = V_1, V_2, \dots, V_k$.

Каждому состоянию соответствует управляющее решение $U = U_1, U_2, \dots, U_k$, целью которого является поддержка гомеостаза объекта. Определение значений параметров $\langle X \rangle$, V , U выполняется центром в m контрольных точках.

Требуется разработать систему, имитирующую мониторинг МГО с использованием различных вариантов входных параметров X , V , U , m и различными алгоритмами L синтеза управляющего решения U .

II. СХЕМА РЕШЕНИЯ

Для МГО характерно большое количество диагностических показателей и необходимость частой «перенастройки» модели под конкретный объект, что исключает применение традиционного для систем основанных на знаниях производственного подхода. В докладе обосновывается целесообразность применения для решения теории распознавания образов (ТРО), методы которой не противоречат специфике МГО [1, 2].

С точки зрения ТРО решение поставленной задачи включает следующие этапы:

(L0) построение предметной области:

- формирование центром и группой экспертов параметров $Id, m, X_1, X_2, \dots, X_n, V_1, V_2, \dots, V_k, U_1, U_2, \dots, U_k$ на основе применения методов инженерии знаний [3];
- выделение экспертом в множестве X бифуркационных показателей X на основании собственных предпочтений или нормативных документов [5];

- автоматическое построение эталонов $E [0,1]$ на основании значений p и k [1, 4];

(L1) построение текущего образа объекта:

- построение вектора случайных чисел $\langle X \rangle$ в диапазоне $[0,1]$, имитирующего в контрольной точке состояние объекта. Для преобразования строковых значений показателей в числовую форму в диапазоне $[0,1]$ используется понятие лингвистической переменной и функции принадлежности [4];

(L2) вычисление расстояний от текущего образа до эталонов:

- выбор и применение одного из методов определения расстояний L (например, Евклида, Махalanобиса, Минковского и др.) между текущим образом $\langle X \rangle$ и эталонами E [4];

(L3) выбор релевантного эталона:

- выбор эталона E_i , расстояние до которого было минимальным;
- коррекция номера i за счет учета значений бифуркационных показателей X ;
- выбор состояния V_i ;

(L4) выбор релевантного управляющего решения:

- выбор управляющего решения U_i , соответствующего V_i .

(L5) сохранение результата:

- запись Id, m, X, V, U, L в XML-файл;

(L6) выбор лучшего по общему мнению экспертов варианта параметров, алгоритма и интеграция соответствующего XML-файла в целевую систему мониторинга МГО.

Соответствующая схема решения представлена на рис.1.

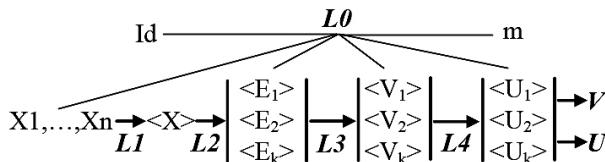


Рис. 1 – Схема решения

Несмотря на жесткость, данная схема открыта широкие возможности для выбора методов и алгоритмов выполнения этапов L0–L4.

III. СИСТЕМА

Для реализации этапов L0–L5 была разработана архитектура, программная система и методика имитационного моделирования.

Архитектура включает два программных агента, построенных по классическому принципу «сенсор–эффект–процессор–память» [6].

Агент A1–в диалоге с экспертами (специалистами по данному МГО данного типа) формирует предметную область, т.е. реализует этап L0. Количество контрольных точек задает центр на основе собственного опыта и протяженности среднего маршрута движения МГО (рис.2).

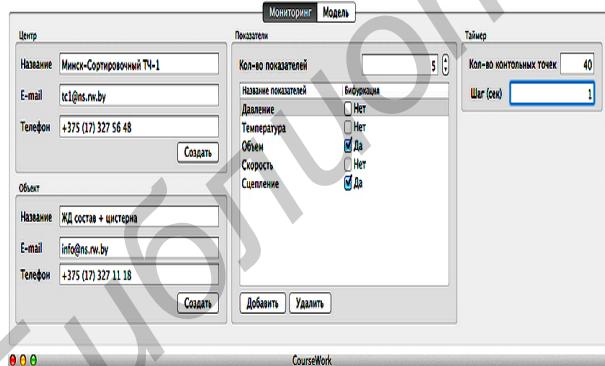


Рис. 2 – Интерфейс построения ПрО

Полученную информацию Агент A1 передает на сенсор агента A2, эффектор ее структурирует, процессор обрабатывает, выполняя этапы мониторинга L1–L5, сохраняет в памяти и визуализирует результат для каждой контрольной точки.

На каждом шаге эксперты сверяют синтезированные значения вектора $\langle X \rangle$, характеризующего объект, состояние V и управляющее решение U , сопоставляя их с собственными вариантами и предпочтениями. Изучив все варианты, эксперты и центр выбирают тот вариант параметров и алгоритм, который удовлетворяет как

экспертов, так и центр. Консенсус должен быть достигнут обязательно, т.к. на практике «идеальное» решение экспертов часто противоречит финансовым возможностям центра (рис.3).

Система для моделирования мониторинга		
Контрольная точка	Объект	Бифуркация
1	0.5859316, 0.0780269, 0.08054844, 0.610098, 0.3303444	Норма
2	0.6358344, 0.1747123, 0.02786675, 0.7507168, 0.3483055	Хорошо
3	0.7530947, 0.2165979, 0.4399329, 0.711348, 0.276404	Хорошо
4	0.2888527, 0.0771515, 0.8628085, 0.631862, 0.611277	Хорошо
5	0.6824861, 0.9276373, 0.8028805, 0.389151, 0.5741314	Хорошо
6	0.5824861, 0.9276373, 0.8028805, 0.389151, 0.5741314	Хорошо
7	0.1396347, 0.8028564, 0.4541934, 0.9105956, 0.6370874	Хорошо
8	0.6328728, 0.7898327, 0.4702012, 0.933251, 0.7174233	Хорошо
9	0.51328728, 0.7898327, 0.4702012, 0.933251, 0.7174233	Хорошо
10	0.1579778, 0.8028564, 0.4541934, 0.9105956, 0.6370874	Хорошо
11	0.4931065, 0.3789233, 0.6446453, 0.5804692, 0.3599077	Хорошо
12	0.2321065, 0.3789233, 0.6446453, 0.5804692, 0.3599077	Хорошо
13	0.9227424, 0.4373482, 0.7772193, 0.3274413, 0.4184351	Хорошо
14	0.9453016, 0.446998, 0.431134, 0.5143554, 0.269706	Хорошо
15	0.3274228, 0.0178594, 0.8079398, 0.9022053, 0.6417174	Хорошо
16	0.6549831, 0.4498977, 0.658759, 0.441256, 0.244228	Хорошо
17	0.6549831, 0.4498977, 0.658759, 0.441256, 0.244228	Хорошо

Рис. 3 – Интерфейс построения ПрО

IV. МЕТОДИКА ПРИМЕНЕНИЯ

Методика применения разработанной системы достаточно проста и интуитивно понятна:

1. создание центром группы экспертов, изучение свойств МГО;
2. формирование нескольких вариантов входных параметров и алгоритмов распознавания;
3. выбор варианта, старт программы моделирования, ввод параметров и алгоритма;
4. имитация выполнения мониторинга;
5. анализ результатов, оценка варианта;
6. повтор шагов 3–5 для всех вариантов;
7. выбор варианта, признанного лучшим.

Применение данной методики, как показала практика решения задач мониторинга железнодорожных локомотивов, сокращает время построения ПрО в среднем на 40–50%.

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

Предложен вариант компьютерной системы для имитационного моделирования мониторинга мобильных гетерогенных объектов на основе теории распознавания образов. Функциональность системы обеспечивает построение и поэтапную оценку экспертных вариантов комплекса параметров МГО и выбор лучшего из них. Методика применения системы инвариантна к типу МГО и может применяться как для железнодорожного подвижного состава, так и для автомобильного транспорта.

1. Kuzmich, A. I. Remote monitoring system for mobile objects /A. I. Kuzmich, G. Shakah, A. N. Valvachev // Proceedings of 11-th International Conference (PRIP'2011), Minsk: BSUIR, 2011. –P. 427–430.
2. Murty, M. Pattern Recognition: An Algorithmic Approach / M. Murty. – Springer, 2011. – 275.
3. Гаврилова, Т. А. Активные индивидуальные методы извлечения знаний и данных /Т. А. Гаврилова // Корпоративные системы. – 2001. – №18 (35). – С.6-9.
4. Заде, Л. Понятие лингвистической переменной и его применение к принятию приближенных решений / Л. Заде. – М.: Мир, 1976. – 162 с.
5. Арнольд, В. И. Теория катастроф / В. И. Арнольд.– Едиториал УРРС, 2012. – 136 с.
6. Weiss, G. Multiagent systems: a modern approach to distributed artificial intelligence / G. Weiss. – The MIT Press, 2000. –648 p.