

диаметр центровых гнезд, геометрические параметры режущего инструмента ( $r$ ,  $\lambda$ ,  $\phi$ ), сечение державки, вылет реза и материал его режущей части, время работы станка, жесткость систем “передняя бабка - резец” и “задняя бабка - резец”, точность лимба поперечной подачи станка, точность инструмента для настройки станка, а также ряд других.

Система уверенно решает задачу анализа точности при столь широком спектре данных. Представляется, что описанный подход может быть плодотворным и для решения других технологических задач.

## ЛИТЕРАТУРА

1. Уотермен Д. Руководство по экспертным системам. – М.: Мир, 1989. – 388 с.
2. Эндрю А. Искусственный интеллект. – М.: Мир, 1985. – 264 с.
3. Уоссермен Ф. Нейрокомпьютерная техника: теория и практика. – М.: Мир, 1992. – 240 с.
4. Искусственный интеллект: В 3-х кн. Кн.2. Модели и методы / Под. ред. Д.А. Поспелова. – М.: Радио и связь, 1990. – 304 с.

УДК 004.891.3

**В.М. Пашкевич**

## **ЭВРИСТИЧЕСКИЕ МЕТОДЫ ИССЛЕДОВАНИЯ СЛОЖНЫХ ТЕХНИЧЕСКИХ ОБЪЕКТОВ**

*Белорусский национальный технический университет  
Минск, Беларусь*

Эвристические методы широко используются при решении сложных задач математического программирования большой размерности. В основном в эвристических моделях используются логика и здравый смысл, накопленный на основе личного или коллективного опыта. Преимущество эвристических методов – простота численной реализации, недостаток – приближенность решения. Использование эвристического поиска особенно перспективно в том случае, если не существует точного решения задачи или этому не соответствуют ограниченные ресурсы ЭВМ (память, быстродействие), а также если используются нечеткие числовые данные [1, 2]. Несмотря на относительную разработанность данного вопроса, методы эвристического поиска не нашли должного применения для решения задач технической диагностики. Представленный материал отражает опыт, накопленный в этой области.

Примером использования эвристических метаправил является экспертная диагностическая система планетарных механизмов, исследующая их кинематическую погрешность. База знаний системы сформирована на основе математических моделей, связывающих величины первичных погрешностей  $S_j$  деталей механизма и спектральных составляющих кинематической погрешности с амплитудами  $A_j$  и фазами  $\varphi_j$ . Эта зависимость в наиболее простых случаях имеет вид (1):

$$\left\{ \begin{array}{l} A_1 \cos(1\omega t + \varphi_1) = \sum_{i=1}^n [k_{1i} S_i + C_{1i}] \cos(1\omega t + \varphi_{1i}) \\ A_2 \cos(2\omega t + \varphi_2) = \sum_{i=1}^n [k_{2i} S_i + C_{2i}] \cos(2\omega t + \varphi_{2i}) \\ \dots\dots\dots \\ A_m \cos(m\omega t + \varphi_m) = \sum_{i=1}^n [k_{mi} S_i + C_{mi}] \cos(m\omega t + \varphi_{mi}), \end{array} \right. \quad (1)$$

где  $k_{ji}$  и  $C_{ji}$  – некоторые коэффициенты, предсказанные моделью;  $\varphi_{ji}$  – фазы составляющих,  $A_j$  – амплитуды составляющих, вносимых  $j$ -й первичной погрешностью. При этом на образование одной и той же гармонической составляющей  $A_n \cos(n\omega t + \varphi_n)$  кинематической погрешности в ряде случаев оказывают влияние сразу несколько первичных погрешностей. В общем случае невозможно по значениям гармонических составляющих найти значения сопряженных с ними величин элементарных погрешностей. В то же время существует возможность приближенного решения этой задачи с использованием методов эвристического поиска. Так, для каждого уравнения системы (1) может быть построена область решений  $U$  (рис. 1), с границей  $G(U)$ . Для простоты на рисунке иллюстрируется процедура нахождения пары значений  $A_{1j}$ ,  $A_{2j}$ , соответствующих экспериментально полученному значению комплексной погрешности  $A_k$ .

Наиболее важным и очевидным представляется переход от непрерывного описания области  $U$  к ее дискретному представлению в виде узлов пространственной решетки  $W(U)$ .

Дискретизация области  $U$  позволяет решать задачу путем обхода узлов пространственной решетки и вычисления в каждом из узлов невязки условий (1). При этом для решения диагностической задачи выгодно использовать следующие логические соображения (метаправила).

1) Правило необратимости. Физические первичные погрешности (зазоры, степень износа детали) в процессе наработки могут только увеличивать свои значения. Правило может быть записано в символической форме как

$$S_k(t_2) \geq S_k(t_1) \Leftrightarrow t_2 \geq t_1. \quad (2)$$

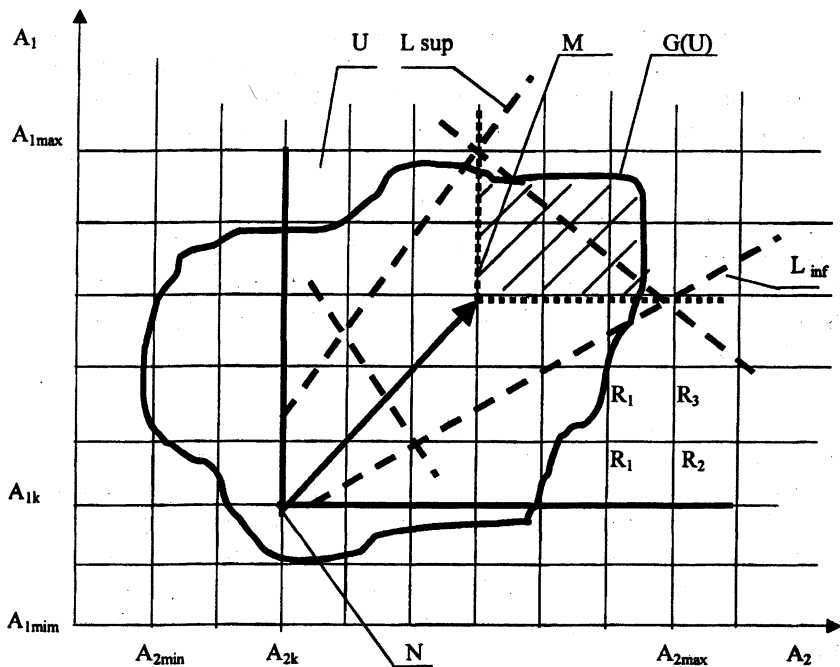


Рис. 1. К определению эвристических правил

Благодаря этому правилу можно производить эффективное отсечение области решения, учитывающее предысторию эволюции объекта (начальные значения его параметров). Так, на рис. 1 начальная точка  $N$ , соответствующая величинам  $A_{1k}$  и  $A_{2k}$  (первичным погрешностям  $S_1$  и  $S_2$ ), ограничивает двумя ортогональными, проходящими через нее полуплоскостями (верхней и правой), область допустимых значений, которые могут принять величины  $A_{1k}$  и  $A_{2k}$  в процессе наработки. Если в процессе эволюции механизм достиг состояния, соответствующего точке  $M$  (траектория эволюции показана стрелкой), то область допустимых значений сократится в еще большей мере (на рис. 1 она выделена штриховкой).

2) Правило системности изменений. Как правило, для объектов любой степени сложности существует некоторый системный (эмерджентный) признак, отличающий этот объект от простой суммы его элементов. В этой же связи эволюция состояний элементов также происходит совместно, комплексно, а эти состояния коррелируют между собой. На основе базы данных, составленной по результатам наблюдений за

объектами, могут быть построены корреляционные модели, ограничивающие предельные изменения состояний объекта. Предельные уровни изменения состояний  $L_{inf}$  (нижний) и  $L_{sup}$  (верхний) таким образом задают статистическую траекторию (коридор) эволюции объекта, дополнительно сужающий область поиска:

$$S_i \in [L_{inf}(S_j); [L_{sup}(S_j)]. \quad (3)$$

3) Правило тренда (эволюции). В процессе эволюции состояние объекта всегда находится в коридоре (6), вне зависимости от времени эксплуатации объекта. Кроме того, при нормальных режимах эксплуатации объекта его состояние  $S_i(t)$  в зоне нормального износа деталей может описываться временной моделью эволюции объекта (трендом)

$$S_i(t) = S_i(0) + S_i(t) \pm \Delta S_i(t), \quad (4)$$

где  $S_i(0)$  – начальное состояние объекта в момент времени  $t = 0$ ;  $S_i(t)$  – модель изменения состояния объекта во времени;  $\pm \Delta S_i(t)$  – доверительный интервал изменений состояния объекта («шум объекта»). На рис.1 линии, ограничивающие область  $G(U)$ , согласно уравнениям (3) и (4), показаны пунктирной линией.

4) Правило предельных случаев (правило самообучения системы). Если в результате поиска полученное решение  $R$  находится близко к границе области  $U$  или  $L_{inf}$   $L_{sup}$ , то следует проверить ближайшие значения ( $R_1, R_2, R_3, R_4$ ) за пределами области поиска (рис. 1). Возможно, что существующая модель, ограничивающая эту область, не является адекватной в граничных областях. Как и правила 2, 3, правило 4 требует взаимодействия с базой данных. В символической форме правило может быть записано в виде

$$\begin{aligned} \lim (S_k - \bar{S}_k) \rightarrow 0 \\ S_k \in U; \bar{S}_k \notin U, \end{aligned} \quad (5)$$

где  $S_k$  – решение, полученное в области  $U$ ;  $\bar{S}_k$  – решение, полученное за пределами области  $U$ . Правило также позволяет учесть внезапное появление опасных дефектов и их катастрофическое развитие, которое может не соответствовать прогнозным значениям, предсказываемым правилом 3. Таким образом, правилом устанавливается определенный баланс между прогнозными и предельными уровнями изменения состояний объекта.

5) Правило компактности. Объекты, имеющие одноименные состояния, занимают близлежащие области метрического пространства признаков. В этом случае они могут быть объединены в компактные области (кластеры), являющиеся эталонами состояний. Для кластеров  $S^0$  выполняется условие

$$\frac{1}{2} \sum_{i \neq j} |S_i - S_j| \rightarrow \min \Leftrightarrow S_i \in S^0, S_j \in S^0. \quad (6)$$

Процедура диагностики в этом случае значительно упрощается, так как различные точки  $W(U)$  могут быть отнесены к одному и тому же классу состояний объекта, что уменьшает влияние ошибок вычислений в области  $U$  на точность решения. Это правило особенно ценно, так как в результате обхода пространственной решетки может быть получено сразу несколько решений, удовлетворяющих условию (1). Оценкой решения в этом случае может быть как центр тяжести полученных решений (если точки находятся достаточно близко), так и то состояние, в кластер которого  $S^0$  попало наибольшее количество точек.

б) Правило наибольшего правдоподобия. Это правило трудно сформулировать математически и поэтому оно в наибольшей степени эвристично. Смысл его заключается в том, что полученное решение должно в наибольшей мере соответствовать здравому смыслу. Так, например, для векторного сложения двух колебаний  $A_k$  справедливо правило треугольника

$$\begin{aligned} A_k &\leq A_{1k} A_{2k}; \\ A_k &\geq A_{1k} \quad A_k \geq A_{2k}. \end{aligned} \quad (7)$$

Правдоподобными могут быть только те значения  $A_{1k}$  и  $A_{2k}$ , найденные в процессе поиска, которые удовлетворяют условию (7). С другой стороны, правдоподобными не могут быть решения, которые формально соответствуют требованиям исследователя, но дают слишком большую погрешность (невязку)  $\Delta S_k \gg \varepsilon$ .

Дальнейший поиск решения ведется путем просмотра вершин области определения задачи и вычисления невязки модели и экспериментальных данных для каждой точки этой области. При этом в качестве претендентов на решение фиксируются те точки, для которых выполняется условие минимизации невязок:

$$\Delta_k = \sqrt{\sum_{i=1}^n \Delta_{ki}^2} \leq \varepsilon, \quad (9)$$

где  $\Delta_k$  – невязка модели в точке  $k$ ;  $\Delta_{ki}$  – невязки уравнений модели в точке  $k$ ;  $\varepsilon$  – порог принятия претендента. Так как точек-претендентов в общем случае может быть достаточно много, для определения единственного решения следует ввести штрафную оценочную функцию

$$\pi_k = \sum_{i=1}^m \alpha_i \pi_{ki}, \quad (10)$$

где  $\pi_k$  – штраф для  $k$ -й точки за несоответствие системе эвристических правил;  $\pi_{ki}$  – штраф по  $i$ -му правилу;  $\alpha_i$  – весовой коэффициент, определяющий степень «важности» каждого из правил системы. Для нормированной системы

коэффициентов можно ввести дополнительное условие

$$\sum_{i=1}^m \alpha_i = 1. \quad (11)$$

Величина штрафа  $\pi_i$  зависит от сущности правил и может принимать как дискретные значения (0 или 1), так и непрерывные (от 0 до 1). Так, по правилу необратимости штраф является дискретной функцией (налагается при несоответствии требованию и отсутствует, если правило удовлетворяется). Для других правил штраф может монотонно увеличиваться при удалении от некоторой границы  $X_p$

$$\pi_i = \frac{X_i - X_p}{X_{\max} - X_{\min}}, \quad (12)$$

где  $X_{\min}$ ,  $X_{\max}$  - границы изменения параметра  $X$ . Таким образом, решением задачи является точка факторного пространства, обеспечивающая удовлетворительную невязку уравнений модели  $\Delta_k$  и имеющая минимальное значение штрафной оценочной функции  $\pi_k$  среди остальных точек. Алгоритм легко реализуется с помощью вычислительных средств.

Использование описанных управляющих процедур позволяет строить системы искусственного интеллекта для диагностики сложных технических объектов. Набор представленных метаправил далеко не полон и может пополняться другими аналогичными конструкциями, базирующимися на априорных сведениях о конкретном объекте и базе данных, включающей наблюдения за объектом в процессе его эксплуатации. Данные правила позволяют существенно упростить процедуру диагноза при одновременном сохранении достаточной точности полученного решения.

#### ЛИТЕРАТУРА

1. Ефимов Е.И. Решатели интеллектуальных задач. – М.: Наука, 1982. – 320 с. 2. Змитрович А.И. Интеллектуальные информационные системы. – Мн.: НТООО «ТетраСистемс», 1997. – 368 с.

УДК 681.322 + 519.28

Е.В. Полюнкова, А.А. Примако

### НЕЙРОСЕТЕВАЯ ТЕХНОЛОГИЯ СЕНСОРНЫХ СИСТЕМ ОБОБЩЕНИЯ

*Белорусский национальный технический университет  
Минск, Беларусь*

Применение нейросетевых технологий в рамках различного рода сенсорных систем как средства интеллектуализации сенсоров и преобразования информации является весьма актуальным. Широкое применение находят сенсорные