

3. Красников В. И., Сычугов С. В., Суматохин В. А., Фаворов В. А. Некоторые результаты исследования зон роста и анизотропии физических свойств монокристаллов пирита.— В кн.: Геология, геохимия и прогнозная оценка рудных районов и месторождений Забайкалья. Иркутск, изд. Иркутского гос. ун-та, 1973, с. 181.
4. Колпаков И. Ф. Электронная аппаратура на линии с ЭВМ в физическом эксперименте. М., Атомиздат, 1973. 232 с.
5. Борде Б. И., Вейсов Е. А., Сысоев А. В., Кривошеев В. А. Устройство регистрации данных эксперимента на перфоленте в коде М2.— В кн.: Тонкие магнитные пленки вычислительной техники. Окончательный вариант — 21 июля 1976 г.

УДК 519.24

Г. И. БЕЛЯЕВ, О. К. РУЖИН, Г. П. СЕМЕНОВ,  
В. Н. ХАРИСОВ  
(Джезказган)

### ОЦЕНКА ВЕРОЯТНОСТНЫХ ХАРАКТЕРИСТИК СЛОЖНЫХ СИСТЕМ ПО РЕЗУЛЬТАТАМ НАТУРНЫХ ЭКСПЕРИМЕНТОВ И МОДЕЛИРОВАНИЯ

Рассмотрим возможность разработки общего подхода к задаче использования имеющейся априорной информации о реальном объекте, результатов текущих экспериментов и моделирования.

Пусть исследуемая сложная система (реальный объект) описывается оператором  $y = \varphi(x)$ , отображающим вектор входных воздействий  $x$  в исследуемую характеристику  $y$ . Ставится задача оценки математического ожидания характеристики

$$\Theta = E_p \{ \varphi(x) \} = \int_X \varphi(x) p(x) dx, \quad (1)$$

где  $p(x)$  — плотность вероятности вектора  $x$ , заданная на пространстве входных воздействий  $X$ .

Распространенным методом вычисления многомерных интегралов типа (1) является метод статистических испытаний. При этом вычисление интеграла (1) осуществляется по квадратурной формуле

$$\hat{\Theta} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N y_i = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \varphi(x_i) \quad (2)$$

( $x_i$  — узлы квадратурной формулы;  $N$  — количество узлов). Назначение  $x_i$  производится в соответствии с заданной плотностью вероятности  $p(x)$ .

Такой подход вполне оправдан, если отсутствуют априорные сведения о функциональном представлении  $\varphi(x)$ . Однако на практике всегда имеется, и довольно значительная, информация о  $\varphi(x)$ , полученная в результате анализа системы в процессе предшествующих натуральных экспериментов. С учетом этого использование формулы (2) для расчета оценок экономически не всегда целесообразно.

Так как информация о  $\varphi(x)$  носит вероятностный характер, представим ее в терминах распределения случайной функции отклика  $y(x)$ , заданной на некотором пространстве  $\Phi$  с мерой  $\mu(dy)$ . При этом функция отклика исследуемого объекта  $\varphi(x)$  представляет собой конкретную реализацию случайной функции  $y(x)$ , а  $y(x_i)$  — значение функции отклика, реализованное в точке  $x_i$ . Для дальнейшего рассмотрения потребуется математическое ожидание

$$\varphi_0(x) = E_\mu \{y(x)\} = \int_{\Phi} y(x) \mu(dy) \quad (3)$$

и дисперсия функции отклика

$$\sigma^2(x) = \int_{\Phi} [y(x) - \varphi_0(x)]^2 \mu(dy). \quad (4)$$

Оптимальную оценку будем искать в классе несмещенных оценок. Представим выражение (1) в следующем виде:

$$\int_x \varphi(x) p(x) dx = \int_x \frac{\varphi(x) - \psi(x)}{f(x)} p(x) f(x) dx + \int_x \psi(s) p(s) ds, \quad (5)$$

где  $\psi(x)$  — некоторая известная функция (модель объекта);  $f(x)$  — плотность вероятности вектора входных воздействий при эксперименте.

Второе слагаемое (5) представляет собой главную часть искомого интеграла и может быть определено с любой требуемой степенью точности. Тогда оценка интеграла (5) определится по формуле

$$\hat{\Theta} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \frac{\varphi(x_i) - \psi(x_i)}{f(x_i)} p(x_i) + \int_x \psi(s) p(s) ds, \quad (6)$$

где значения  $x_i$  выбираются независимо в соответствии с плотностью  $f(x)$ . Такая специальная структура оценки обеспечивает несмещенность оценки  $\hat{\Theta}$  при любых  $\psi(x)$  и  $f(x)$ . Из результатов [1] следует также, что эта структура является единственной в классе линейных функций от выходов объекта и модели, обеспечивающей несмещенность при всех  $\varphi(x)$  и  $p(x)$ . Будем искать оптимальные функции  $\psi(x)$  и  $f(x)$ .

Поскольку в выражение для дисперсии оценки входит неизвестная функция отклика объекта, в качестве критерия оптимальности примем дисперсию оценки, усредненную по пространству функций отклика.

Эта «средняя» дисперсия  $\Theta$  имеет вид

$$D_{\hat{\Theta}} = \frac{1}{N} E_\mu \left\{ E_f \left[ \frac{\varphi(x) - \psi(x)}{f(x)} p(x) - \left[ E_f \left\{ \frac{\varphi(x) - \psi(x)}{f(x)} p(x) \right\} \right]^2 \right] \right\}, \quad (7)$$

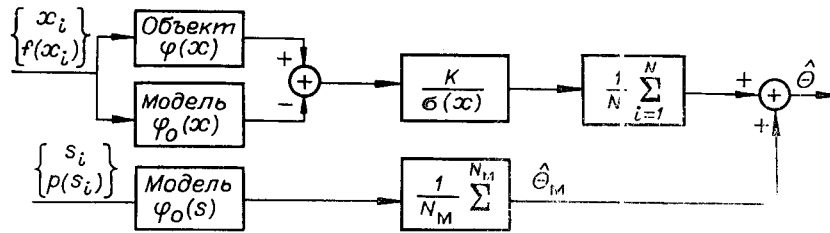
где  $E_f$  — символ усреднения по  $x$  с плотностью  $f(x)$ ;  $E_\mu$  — символ усреднения по  $y$  с вероятностной мерой  $\mu(dy)$ . После простых преобразований получим

$$D_{\hat{\Theta}} = \frac{1}{N} \int_x \frac{\sigma^2(x) p^2(x)}{f^2(x)} dx + \frac{1}{N} E_f \left\{ \frac{(\varphi_0(x) - \psi(x))^2}{f^2(x)} p^2(x) \right\} - \frac{1}{N} \left[ E_f \left\{ \frac{\varphi(x) - \psi(x)}{f(x)} p(x) \right\} \right]^2. \quad (8)$$

Минимум дисперсии (8) достигается при

$$[\varphi_0(x) - \psi(x)] p(x) / f(x) = \text{const}. \quad (9)$$

При условии  $\psi(x) = \varphi_0(x)$  соотношение (9) выполняется для всех  $f(x)$ , обеспечивая возможность минимизации первого слагаемого в соотношении (8) без ограничений на  $f(x)$ . Это означает, что  $\psi(x)$ , рассматрива-



емая как функция отклика модели, должна совпадать с математическим ожиданием функции отклика объекта.

Дисперсия  $\sigma^2(x)$  при этом характеризует предполагаемое отклонение модели от объекта в зависимости от входных воздействий. Выбор  $f(x)$  сводится в этом случае к минимизации

$$D_{\hat{\theta}} = \frac{1}{N} \left[ \int_X \sigma^2(x) \frac{p^2(x)}{f(x)} dx \right]. \quad (10)$$

Выражение для плотности вероятности  $f(x)$ , минимизирующей дисперсию оценки, запишется в виде

$$f(x) = 1/K[\sigma(x)p(x)], \quad (11)$$

где  $K = \int_X \sigma(x)p(x) dx$  ( $\sigma(x) = |(\sigma^2(x))^{1/2}| > 0$ ).

В итоге выражение (6) для оценки  $\hat{\theta}$  примет вид

$$\hat{\theta} = \frac{K}{N} \sum_{i=1}^N \frac{\varphi(x_i) - \varphi_0(x_i)}{\sigma(x_i)} + \int_X \varphi_0(s) p(s) ds. \quad (12)$$

Заметим, что при практическом построении моделей сложных систем удовлетворить точно условию  $\psi(x) = \varphi_0(x)$  невозможно. Однако, несмотря на это, условие несмещенности оценки (12) не нарушается, а происходит лишь увеличение ее дисперсии на величину

$$\Delta = \frac{1}{N} \left\{ E_f \left\{ \frac{(\psi(x) - \varphi_0(x))^2 p^2(x)}{f^2(x)} \right\} - \left[ E_f \left\{ \frac{(\psi(x) - \varphi_0(x)) p(x)}{f(x)} \right\} \right]^2 \right\}. \quad (13)$$

Вычисление интегрального слагаемого в (12) наиболее удобно производить методом статистических испытаний на модели. Предполагая стоимость одного расчета на модели намного ниже стоимости одного натурального эксперимента, можно считать, что интегральное слагаемое определяется достаточно точно, и не учитывать дисперсию его оценки ввиду ее малости относительно дисперсии первого слагаемого в (12).

Таким образом, структурная схема получения комбинированной оценки  $\hat{\theta}$  имеет вид, изображенный на рисунке.

Обсудим физический смысл полученных результатов. Искомая комбинированная оценка представляет сумму модельной оценки  $\hat{\theta}_M$  и оценки смещения результатов моделирования относительно реального значения. Последняя получается при сравнении результатов натурального эксперимента и моделирования при одинаковых входных воздействиях. Таким образом, роль натуральных экспериментов сводится к коррекции результатов моделирования.

Заметим, что предлагаемая структура комбинированной оценки объединяет в себе два известных способа повышения точности оценки в методе статистического моделирования. Действительно, использование натуральных экспериментов для оценки отклонения  $\varphi(x)$  от  $\varphi_0(x)$  полностью

соответствует методу «выделения главной части», а выбор плотности  $f(x)$  с учетом априорных сведений об отклонении соответствует методу «выборки по возможности» [2].

В рассматриваемом методе предполагается задание на модели входных воздействий, идентичных входным воздействиям  $x$  на объект. Точная реализация таких воздействий, например, на физическую модель затруднительна. Покажем, что отклонения входных воздействий оставляют оценку несмещенной. Пусть в натурном эксперименте на входе объекта имело место воздействие  $x$ . При организации этого же воздействия на входе модели появилась ошибка  $\delta$ . Эта ошибка носит случайный характер и описывается плотностью распределения  $q(\delta)$ .

Считаем, что при получении на модели оценки  $\hat{\Theta}$ , условия не изменяются, так что вместо входных воздействий, распределенных с плотностью  $p(s)$ , на входе модели реализуются  $s+\delta$ , где  $\delta$  по-прежнему распределено с плотностью  $q(\delta)$ . Тогда математическое ожидание оценки равно

$$\begin{aligned} E_p E_f E_q \{\hat{\Theta}\} &= E_f = E_q \left\{ \frac{K}{N} \sum_{i=1}^N \frac{\varphi(x_i) - \varphi_0(x_i + \delta)}{\sigma(x_i)} \right\} + \\ &+ E_p E_q \left\{ \frac{1}{N_M} \sum_{i=1}^{N_M} \varphi_0(x_i + \delta_i) \right\} = E_f \left\{ \frac{K\varphi(x)}{\sigma(x)} \right\} - E_f E_q \left\{ \frac{K\varphi_0(x + \delta)}{\sigma(x)} \right\} + \\ &+ E_p E_q \{\varphi_0(x + \delta)\}. \end{aligned}$$

Так как  $E_f \{K\varphi_0(x_0 + \delta)/\sigma(x)\} = E_p \{\varphi_0(x_0 + \delta)\}$ , то

$$E_p E_f E_q \{\hat{\Theta}\} = E_p \{\varphi(x)\} \hat{\Theta}. \quad (14)$$

Рассмотрим дисперсию комбинированной оценки. Если воздействие на модель воспроизводится безошибочно, т. е.  $\delta=0$ , то ожидаемая дисперсия оценки определяется из соотношений (10) и (11) и равна

$$D_{\hat{\Theta}}^0 = \frac{1}{N} \left( \int_X \sigma(x) p(x) dx \right)^2. \quad (15)$$

При искажении входных воздействий на входе модели средняя по пространству функций отклика дисперсия оценки, в предположении достаточно большого числа реализаций на модели, выражается формулой

$$\begin{aligned} D_{\hat{\Theta}} &= E_{\mu} \left\{ E_f E_q \left[ \left\{ \frac{K}{N} \sum_{i=1}^N \frac{\varphi(x) - \varphi_0(x_i + \delta_i)}{\sigma(x_i)} - \frac{K}{N} E_f E_q \times \right. \right. \right. \\ &\times \left. \left. \left. \left[ \sum_{i=1}^N \frac{\varphi(x_i) - \varphi_0(x_i + \delta_i)}{\sigma(x_i)} \right]^2 \right\} \right] \right\} = \frac{K^2}{N} E_{\mu} E_f \left\{ \left[ \frac{\varphi(x) - \varphi_0(x)}{\sigma(x)} - \right. \right. \\ &- E_f \left. \left. \left[ \frac{\varphi(x) - \varphi_0(x)}{\sigma(x)} \right]^2 \right] \right\} + \frac{K^2}{N} E_f E_q \left\{ \left[ \frac{\varphi_0(x) - \varphi_0(x + \delta)}{\sigma(x)} - \right. \right. \\ &- E_f E_q \left. \left. \left[ \frac{\varphi_0(x) - \varphi_0(x + \delta)}{\sigma(x)} \right]^2 \right] \right\} = D_{\hat{\Theta}}^0 + \frac{K^2}{N} L\delta. \end{aligned} \quad (16)$$

Таким образом, при искажении входных воздействий дисперсия оценки увеличивается на слагаемое, характеризующее дисперсию отклонения выхода модели за счет искажения входных воздействий. Выражения (14), (16) свидетельствуют о возможности существенного уменьшения дисперсии оценки некоторой характеристики объекта при совместном использовании результатов натурального эксперимента и моделирования. Дисперсия комбинированной оценки определяется теперь несовпадением модели и объекта; при «хороших» моделях она значительно меньше

дисперсии оценки только по данным натурального эксперимента. Кроме того, уменьшение дисперсии оценки достигается за счет специального выбора распределения входных воздействий в соответствии с формулой (11). Из формулы видно, что входные воздействия должны формироваться не только на основе условий функционирования объекта, которые задаются плотностью вероятности  $p(x)$ , но также с учетом априорной информации о возможных рассогласованиях модели относительно реального объекта, задаваемых дисперсией  $\sigma^2(x)$ . Искажения входных воздействий при моделировании относительно входных воздействий при натурном эксперименте сохраняют несмещенность и состоятельность оценки, но приводят к некоторому увеличению ее дисперсии (16). Эти результаты доказывают устойчивость предлагаемого метода комбинированной оценки существа рассмотренного метода комбинированной оценки. Он легко распространяется на случай оценки вектора выходных характеристик объекта. При этом определение наиболее благоприятного распределения  $f(x)$  осуществляется из условия минимизации некоторой нормы корреляционной матрицы выходных координат объекта.

#### ЛИТЕРАТУРА

1. Пугачев В. Н. Комбинированные методы определения вероятностных характеристик. М., «Сов. радио», 1973.
2. Ермаков С. М. Метод Монте-Карло и смежные вопросы. М., «Наука», 1971.

*Поступила в редакцию 16 декабря 1974 г.*

УДК 519.1 : 519.2 : 62-529

**В. И. ЗНАК**  
(Новосибирск)

#### К АЛГОРИТМУ ОЦЕНКИ ТРУДОЕМКОСТИ ПРОГРАММ

I. Задача выявления характеристик алгоритмов, в частности оценки времени их реализации, возникает во многих практически важных случаях. В первых работах [1, 2], посвященных этому вопросу, необходимые оценки получены с помощью матрицы переходов. Однако при этом теряется информация об отдельных ветвях или вариантах реализации алгоритма, что может представлять самостоятельный интерес. Попытки учесть структурные особенности алгоритмов и их схем приняты в работах [3, 4], где на исследуемые схемы, однако, наложены те или иные структурные ограничения. Кроме того, использование результатов [4] приводит в определенных случаях к избыточным в вычислительном плане процедурам оценок. В данной работе (см. п. II) рассмотрен лишенный отмеченных недостатков алгоритм исследования структурных особенностей схем программ и оценки их трудоемкости; получены граничные оценки трудоемкости и оценка частоты реализации