

А. И. ГРИНБЕРГ, В. П. ХАВКИН
(Москва)

ОБ ОЦЕНКЕ РЕЛЕЙНОЙ КОРРЕЛЯЦИОННОЙ ФУНКЦИИ ПРИ НЕТОЧНОМ ЦЕНТРИРОВАНИИ РЕАЛИЗАЦИЙ

В [1] рассмотрены оценки релейной корреляционной функции (РКФ), когда реализации центрированы, т. е. математические ожидания известны априори, а соседние корреляционные произведения не коррелированы (некоррелированная выборка). Однако большой практический интерес представляет задача исследования погрешности оценки РКФ в случае коррелированной или неточно центрированной выборки. Решение первой задачи дано в [2]; ниже определяется соответствующая погрешность для неточно центрированной некоррелированной выборки, когда оценка РКФ есть

$$K_{XY}^*(\tau) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \left(x_i - \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N x_j \right) \text{sign} \left(y_i - \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N y_j \right). \quad (1)$$

Здесь x_i, y_i — i -е отсчеты соответственно случайных функций $x(t)$ и $y(t)$, т. е. $x_i = x(t_i)$, $y_i = y(t_i + \tau)$; математические ожидания в (1) оцениваются как

$$M_X^* = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i; \quad M_Y^* = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N y_i.$$

Можно показать, что оценка (1) смещенная, так что

$$M[K_{XY}^*(\tau)] = \sqrt{\frac{2}{\pi}} \sigma_{11} \rho_{11}(\tau) \sqrt{\frac{N-1}{N}}, \quad (2)$$

где

$$\rho_{11}(\tau) = \frac{R_{XY}(\tau)}{\sqrt{R_{XX}(0)R_{YY}(0)}}; \quad \sigma_{11}^2 = R_{XX}(0).$$

Используя (2) для дисперсии оценки (1), получаем

$$D[K_{XY}^*(\tau)] = M \left\{ \left[\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \left(x_i - \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N x_j \right) \text{sign} \left(y_i - \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N y_j \right) \right]^2 \right\} - \frac{2}{\pi} \sigma_{11}^2 \rho_{12}^2(\tau) \frac{N-1}{N}. \quad (3)$$

Рассмотрим математическое ожидание в левой части (3). Имеем

$$\begin{aligned} M_1 &= M \left\{ \left[\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \left(x_i - \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N x_j \right) \text{sign} \left(y_i - \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N y_j \right) \right]^2 \right\} = \\ &= \frac{1}{N^2} \sum_{i=1}^N M \left[\left(x_i - \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N x_j \right)^2 \right] + \frac{1}{N^2} \sum_{\substack{k=1 \\ i \neq k}}^N M \left[x_i - \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N x_j \right] \times \\ &\times \left[x_k - \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N x_j \right] \text{sign} \left(y_i - \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N y_j \right) \text{sign} \left(y_k - \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N y_j \right). \end{aligned} \quad (4)$$

Для неточно центрированной выборки, даже если она некоррелированная, корреляционные произведения оказываются коррелированными, что вызывает появление второго члена в правой части (4). Обозначим

$$h_{1i} = x_i - \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N x_j; \quad h_{2i} = y_i - \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N y_j.$$

Тогда

$$M_1 = \frac{1}{N^2} \sum_{i=1}^N M[h_{1i}^2] + \frac{1}{N^2} \sum_{\substack{k=1 \\ i \neq k}}^N M[h_{1k} h_{1i} \text{sign} h_{2k} \text{sign} h_{2i}].$$

Можно показать, что

$$\begin{aligned} M[h_{1i}] &= M[h_{2i}] = 0; \\ M[h_{1i}^2] &= D[h_{1i}] = \frac{N-1}{N} \sigma_{11}^2; \quad D[h_{2i}] = \frac{N-1}{N} \sigma_{22}^2; \end{aligned} \quad (5)$$

$$M[h_{1i} h_{2k}] = R_{1i, 2k} = R_{2k, 1i} = -\frac{1}{N} R_{12}; \quad \rho_{1i, 2k} = -\frac{\rho_{12}}{N-1};$$

$$M[h_{1i} h_{1k}] = R_{1i, 1k} = -\frac{1}{N} \sigma_{11}^2; \quad \rho_{1i, 1k} = -\frac{1}{N-1};$$

$$M[h_{2i} h_{2k}] = R_{2i, 2k} = -\frac{1}{N} \sigma_{22}^2; \quad \rho_{2i, 2k} = -\frac{1}{N-1}$$

для $i=1, 2, \dots, N$. Поэтому

$$M_1 = \frac{N-1}{N} \sigma_{11}^2 + \frac{N-1}{N} M[h_{1i} h_{1k} \text{ sign } h_{2i} \text{ sign } h_{2k}].$$

Таким образом, задача сводится к вычислению математического ожидания

$$G = M[h_{1i} h_{1k} \text{ sign } h_{2i} \text{ sign } h_{2k}],$$

где $h_{1i}, h_{1k}, h_{2i}, h_{2k}$ — нормальные случайные величины с матрицей ковариаций вида

$$R = \begin{pmatrix} \sigma_{11}^2 \frac{N-1}{N} & -\sigma_{11}^2 \frac{1}{N} & \rho_{12} \sigma_{11} \sigma_{22} \frac{N-1}{N} & -\rho_{12} \sigma_{11} \sigma_{22} \frac{1}{N} \\ -\sigma_{11}^2 \frac{1}{N} & \sigma_{11}^2 \frac{N-1}{N} & -\rho_{12} \sigma_{11} \sigma_{22} \frac{1}{N} & \rho_{12} \sigma_{11} \sigma_{22} \frac{N-1}{N} \\ \rho_{12} \sigma_{11} \sigma_{22} \frac{N-1}{N} & -\rho_{12} \sigma_{11} \sigma_{22} \frac{1}{N} & \sigma_{22}^2 \frac{N-1}{N} & -\sigma_{22}^2 \frac{1}{N} \\ -\rho_{12} \sigma_{11} \sigma_{22} \frac{1}{N} & \rho_{12} \sigma_{11} \sigma_{22} \frac{N-1}{N} & -\sigma_{22}^2 \frac{1}{N} & \sigma_{22}^2 \frac{N-1}{N} \end{pmatrix} \quad (6)$$

Математическое ожидание G вычислено в [2] для произвольной матрицы R . Используя соотношения (14) — (17) работы [2] с учетом (6), будем иметь

$$\begin{aligned} M[h_{1i} h_{1k} \text{ sign } h_{2i} \text{ sign } h_{2k}] &= \frac{2}{\pi} \sigma_{11}^2 \left\{ -\frac{(1-\rho_{12})\rho_{12}^2}{N-1} \times \right. \\ &\times \left[-\frac{1}{N-1} \sqrt{1-\frac{1}{(N-1)^2}} - \arcsin \frac{1}{N-1} \right] + \rho_{12}^2 \left[\frac{1}{N-1} \arcsin \frac{1}{N-1} + \right. \\ &\left. \left. + \sqrt{1-\frac{1}{(N-1)^2}} \right] + \frac{1-\rho_{12}^2}{N} \arcsin \frac{1}{N-1} \right\} \frac{N-1}{N}. \end{aligned} \quad (7)$$

Для дисперсии оценки РКФ окончательно получаем

$$\begin{aligned} D[K_{XY}^*(\tau)] &= \frac{N-1}{N^2} \sigma_{11}^2 + \frac{(N-1)^2}{N^2} \frac{2}{\pi} \sigma_{11}^2 \left\{ -\frac{(1-\rho_{12})\rho_{12}^2}{N-1} \times \right. \\ &\times \left[-\frac{1}{N-1} \sqrt{1-\frac{1}{(N-1)^2}} - \arcsin \frac{1}{N-1} \right] + \rho_{12}^2 \left[\frac{1}{N-1} \arcsin \frac{1}{N-1} + \right. \\ &\left. \left. + \sqrt{1-\frac{1}{(N-1)^2}} \right] + \frac{1-\rho_{12}^2}{N} \arcsin \frac{1}{N-1} \right\} - \frac{2}{\pi} \sigma_{11}^2 \rho_{12}^2 \frac{N-1}{N} \end{aligned} \quad (8)$$

или

$$\begin{aligned} D[K_{XY}^*(\tau)] &= \frac{\sigma_{11}^2}{N} \left[1 - \frac{2}{\pi} \rho_{12}^2(\tau) \right] + \frac{\sigma_{11}^2}{N^2} \left[\frac{4}{\pi} (1-\rho_{12}(\tau)) \rho_{12}^2(\tau) + \frac{1}{\pi} \rho_{12}^2(\tau) + \right. \\ &\left. + \frac{2}{\pi} (1-\rho_{12}^2(\tau)) - 1 \right] + o\left(\frac{1}{N^3}\right). \end{aligned} \quad (9)$$

Последние выражения решают поставленную задачу. Обычно на практике $N \gg 1$ и (9) можно упростить, пренебрегая членами порядка $1/N^2$; при этом находим

$$D[K_{XY}^*(\tau)] = \frac{\sigma_{11}^2}{N} \left[1 - \frac{2}{\pi} \rho_{12}^2(\tau) \right].$$

Это соотношение совпадает с результатом, полученным в [1] для случая с точным центрированием реализаций.

Таким образом, увеличение дисперсии оценки РКФ из-за неточного центрирования имеет порядок $1/N^2$, аналогично тому, как это имеет место для множительного алгоритма.

ЛИТЕРАТУРА

1. Г. П. Веселова, Ю. Н. Грибанов. О релейном методе определения коэффициента корреляции.— Автоматика и телемеханика, 1969, № 2.
2. В. П. Хавкин, А. И. Гринберг. О погрешности экспериментального определения релейной корреляционной функции.— Заводская лаборатория, 1970, № 10.

Поступило в редакцию 19 ноября 1971 г.

УДК 621.391.272 : 62-504

А. М. АЗИЗОВ, В. А. ИВАНОВ,
В. И. ЛОПУХОВ, А. С. ПОВАРЕНКОВ

(Ленинград)

ВЕРОЯТНОСТНЫЙ АНАЛИЗ ИЗМЕРИТЕЛЬНЫХ СИСТЕМ ПЕРВОГО ПОРЯДКА

Исследование вероятностных свойств измерительных систем с переменными параметрами имеет большое значение для техники точных измерений. В работе рассматривается задача в наиболее общей постановке применительно к измерительным системам первого порядка. Примерами последних служат различные типы термоприемников, измерительные усилители и др. преобразующие устройства, установки для точной градуировки тахометров, угловых акселерометров и т. п. Частные случаи излагаемых здесь результатов ранее опубликованы в [1, 2].

Пусть исследуемая система описывается уравнением

$$\frac{dU(t)}{dt} + \varphi(t)U(t) = f(t); \quad U(0) = 0, \quad (1)$$

где функции $f(t)$ (измеряемый процесс) и $\varphi(t)$ (параметр измерительной системы) являются стационарными случайными функциями времени t с известными математическими ожиданиями соответственно m_f , m_φ и корреляционными функциями $K_f(\tau)$, $K_\varphi(\tau)$, а функция $U(t)$ соответствует показаниям измерительной системы. В соответствии с общей постановкой задачи считаем, что функции $f(t)$ и $\varphi(t)$ коррелированы, причем их взаимная корреляционная функция $K_{f\varphi}(t)$ также известна.

Решение уравнения (1) с нулевым начальным условием можно записать в виде

$$U(t) = \int_0^t f(t_1) \exp \left[- \int_{t_1}^t \varphi(t_2) dt_2 \right] dt_1. \quad (2)$$

Введя обозначение

$$\int_{t_1}^t \varphi(t_2) dt_2 = \eta(t_1),$$

математическое ожидание функции $U(t)$ можно представить в виде

$$M \left[U(t) \right] = \overline{U(t)} = \int_0^t M \{ f(t_1) \exp [- \eta(t_1)] \} dt_1. \quad (3)$$

Здесь M — символ операции математического ожидания. Введем в рассмотрение характеристическую функцию $q(\lambda_1, \lambda_2)$ двумерного случайного вектора с компонентами $f(t_1)$ и $\eta(t_1)$. Тогда выражение для математического ожидания примет вид

$$M [U(t)] = + \frac{1}{i} \int_0^t \frac{\partial q(\lambda_1, \lambda_2)}{\partial \lambda_1} \Big|_{\substack{\lambda_1 = 0 \\ \lambda_2 = i}} dt_1, \quad (4)$$

где i — мнимая единица.

В дальнейшем положим, что функции $f(t)$ и $\varphi(t)$ являются нормально распределенными случайными функциями. Так как характеристическая функция системы нормальных случайных величин Y_1, \dots, Y_n однозначно выражается через элементы корреляционной матрицы $\|K_{ij}\|$ этой системы и их математические ожидания посредством формулы [3]

$$q(\lambda_1, \dots, \lambda_n) = \exp \left(i \sum_{j=1}^n \lambda_j m_{yj} - \frac{1}{2} \sum_{j=1}^n \sum_{l=1}^n K_{jl} \lambda_j \lambda_l \right), \quad (5)$$