

## ОБЩИЕ ВОПРОСЫ АВТОМЕТРИИ

УДК 621.317.08+519.281

Б. Н. ЛУЦЕНКО, Г. П. ЧЕЙДО

(Новосибирск)

### О ПРЕДЕЛЬНОЙ ТОЧНОСТИ ОЦЕНИВАНИЯ СИСТЕМАТИЧЕСКИХ ПОГРЕШНОСТЕЙ ИЗБЫТОЧНОГО ИЗМЕРИТЕЛЬНОГО КОМПЛЕКСА

В [1] были проанализированы два метода оценивания параметров систематических погрешностей. Оба они основаны на использовании структурной избыточности комплекса измерительных приборов и различаются тем, что первый позволяет определить только систематические погрешности, а второй, кроме того, и параметры измеряемого процесса. В [1] показана тождественность оценок, получаемых обоими методами, и проведен качественный анализ их точности.

Здесь мы более детально исследуем точность этих оценок и указываем ее верхний предел. Рассматриваем простую модель с постоянными во времени аддитивными систематическими погрешностями при равноточных некоррелированных измерениях. В рамках этой модели получена нижняя граница дисперсий оценок. Кроме того, в данной работе исследуется возможность использования метода структурной избыточности при более сложном характере систематических погрешностей, когда они мультипликативны или содержат одновременно аддитивную и мультипликативную составляющие.

Для удобства последующих рассуждений исходные данные представим в несколько ином, чем в [1], виде, а именно: сгруппируем их по времени. Осуществляя перекомпоновку, сохраним прежние обозначения, так что выражения для оценок и их корреляционных матриц будут справедливы и в новых терминах. Остановимся вначале на модели с аддитивной систематической погрешностью. Измерения производим дискретно во времени. Для момента времени  $t$  показание  $f_i(t)$   $i$ -го средства

$$f_i(t) = f_{0i}(t) + c_i + \xi_i(t); \quad i = \{1, \dots, r\}; \quad t = \{t_1, \dots, t_N\}.$$

Здесь  $f_{0i}(t)$  — истинное значение измеряемой функции;  $c_i$  — систематическая погрешность;  $\xi_i(t)$  — случайная погрешность. Объединяем все  $rN$  выражений такого вида в единое матричное соотношение

$$F = F_0 + GC + \Xi. \quad (1)$$

Смысл символов в (1) следующий:

$$F_{r, N, 1} = \begin{pmatrix} f_1(t_1) \\ \dots \\ f_r(t_1) \\ \dots \\ f_1(t_N) \\ \dots \\ f_r(t_N) \end{pmatrix}; \quad G_{r, N, r} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & & & 1 \\ & & \dots & \\ & & \dots & \\ 1 & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & 1 \end{pmatrix};$$

$$C_{r, 1} = \begin{pmatrix} c_1 \\ \dots \\ c_r \end{pmatrix}; \quad \Xi_{r, N, 1} = \begin{pmatrix} \xi_1(t_1) \\ \dots \\ \xi_r(t_1) \\ \dots \\ \xi_1(t_N) \\ \dots \\ \xi_r(t_N) \end{pmatrix},$$

причем  $\Xi \in N(0, B)$ . При использовании первого метода оценка вектора систематических погрешностей  $C$  получается в результате анализа  $kN$ -мерного вектора невязок  $V$  ( $k=r-q$ —число избыточных средств);

$$V = DGC + D\Xi, \quad (2)$$

где

$$V = \begin{pmatrix} v_1 \\ \dots \\ v_N \end{pmatrix}; \quad V_i = \begin{pmatrix} v_1(t_i) \\ \dots \\ v_k(t_i) \end{pmatrix}; \quad D = \begin{pmatrix} D_1 & & \\ & \dots & \\ & & D_N \end{pmatrix};$$

$$D_i = \begin{pmatrix} \frac{\partial v_1}{\partial f_1} \Big|_{t_i} & \dots & \frac{\partial v_1}{\partial f_r} \Big|_{t_i} \\ \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial v_k}{\partial f_1} \Big|_{t_i} & \dots & \frac{\partial v_k}{\partial f_r} \Big|_{t_i} \end{pmatrix},$$

т. е.  $D$  — матрица частных производных вектора невязок по измеряемым функциям.

Оценки компонент  $C$  находятся методом максимального правдоподобия

$$\hat{C} = [G^T D^T (D B D^T)^{-1} D G]^{-1} G^T D^T (D B D^T)^{-1} V, \quad (3)$$

и, следовательно, они совместно эффективны. В условиях рассматриваемой в данной задаче модели это же выражение для вектора точечных оценок можно получить и иным путем, а именно минимизируя след корреляционной матрицы оценок при условии их линейности и несмещенности. Естественно поэтому взять в качестве критерия точности именно след корреляционной матрицы  $B_{\hat{C}}$ . Для анализа нам будет удобнее работать с выражением, полученным при использовании второго метода оценивания [1]:

$$B_{\hat{C}} = [G^T B^{-1} G - G^T B^{-1} P (P^T B^{-1} P)^{-1} P^T B^{-1} G]^{-1}. \quad (4)$$

Здесь  $P$  — матрица  $rN \times qN$  частных производных измеряемых функций по параметрам  $\alpha_i, i = \{1, \dots, q\}$ , характеризующим состояние процесса в каждый момент времени:

$$P_{rN, qN} = \begin{bmatrix} P_1 & & \\ & \ddots & \\ & & P_N \end{bmatrix}; \quad P_i = \begin{bmatrix} \left. \frac{\partial f_1}{\partial \alpha_1} \right|_{t_i} & \dots & \left. \frac{\partial f_1}{\partial \alpha_q} \right|_{t_i} \\ \dots & \dots & \dots \\ \left. \frac{\partial f_r}{\partial \alpha_1} \right|_{t_i} & \dots & \left. \frac{\partial f_r}{\partial \alpha_q} \right|_{t_i} \end{bmatrix}$$

Сделанная выше перекомпоновка и предпринималась с тем, чтобы придать  $P$  блочно-диагональный вид.

При равноточных и некоррелированных измерениях, когда  $B = \sigma^2 I$ ,

$$\text{Sp}(B_{\tilde{C}}) = \sigma^2 \text{Sp}[G^T G = G^T P (P^T P)^{-1} P^T G]^{-1},$$

Покажем, что след обратной матрицы  $B_{\tilde{C}}^{-1}$  имеет фиксированную величину. Из структуры матриц  $P$  и  $G$  следует

$$G^T P (P^T P)^{-1} P^T G = \sum_{i=1}^N Q_i, \quad (5)$$

где  $Q_i = P_i (P_i^T P_i)^{-1} P_i^T$  — матрица проектирования ранга  $q$ . С учетом последнего получаем

$$\text{Sp}(B_{\tilde{C}}^{-1}) = \text{Sp}(G^T G) = \sum_{i=1}^N \text{Sp}(Q_i) = N(r - q) = Nk,$$

так как след каждой из матриц проектирования  $Q_i$  равен ее рангу. Из инвариантности следа к ортогональным преобразованиям вытекает

$$\text{Sp}(B_{\tilde{C}}^{-1}) = \text{Sp}(U^T B_{\tilde{C}}^{-1} U) = \text{Sp}(\Lambda^{-1}) = \sum_{i=1}^r \frac{1}{\lambda_i} = (r - q) N \frac{1}{\sigma^2}.$$

Соответственно для следа  $B_{\tilde{C}}$

$$\text{Sp}(B_{\tilde{C}}) = \text{Sp}(U^T B_{\tilde{C}} U) = \text{Sp}(\Lambda) = \sum_{i=1}^r \lambda_i.$$

Здесь  $\lambda_i$  — собственные значения матрицы  $B_{\tilde{C}}$ . След  $B_{\tilde{C}}$  достигает минимального значения при равенстве всех  $\lambda_i$ . Тогда

$$\frac{1}{\lambda_i} = \frac{N(r - q)}{\sigma^2 r}; \quad \lambda_i = \frac{\sigma^2 r}{N(r - q)}.$$

Таким образом, минимальные дисперсии оценок имеют величину

$$\sigma_{\tilde{C}_i}^2 = \frac{\sigma^2}{N} \frac{r}{r - q} = \frac{\sigma^2}{N} \left( 1 + \frac{q}{r - q} \right). \quad (6)$$

Этот результат может рассматриваться как потенциальный предел точности, ибо маловероятно, что на практике реализуется весь комплекс наших предположений и оценки окажутся некоррелированными и равноточными. Эта предельная точность оказывается ниже той точности, которую можно было бы получить, привлекая к обработке эталонные (обладающие пренебрежимо малыми погрешностями) измерения. Действи-

тельно, если с помощью таких измерений исключить истинное значение исследуемого процесса, получим реализацию погрешностей

$$F^* = F - F_0 = GC + \Xi. \quad (7)$$

Из (7) можно определить оценку максимального правдоподобия вектора  $C$  с корреляционной матрицей

$$B_C = \sigma^2 (G^T G)^{-1} = \frac{\sigma^2}{N} I.$$

Соотношение (6) подтверждает целесообразность увеличения структурной избыточности  $k$  — в пределе это приводит к потенциальной точности, реализуемой с помощью «эталонных» средств.

Мы определили предельную точность для случая, когда нас интересуют в равной мере все компоненты вектора систематических погрешностей  $C$ . Найдем теперь предел точности для отдельной компоненты  $\tilde{C}$ . Обратимся снова к выражению (5). Диагональные элементы  $q_{ii}$  каждой из матриц проектирования  $Q_i$  удовлетворяют условию  $0 \leq q_{ij} \leq 1$ . Следовательно, для  $b_{ii}^*$  матрицы  $B_C^{-1}$  справедливо

$$0 \leq b_{ii}^* \leq \frac{N}{\sigma^2}; \quad i = \{1, \dots, r\}.$$

Положительно определенные матрицы  $B_C$  и  $B_C^{-1}$  приводятся к диагональной форме одной и той же матрицей поворота  $U$ :

$$U^T B_C U = \Lambda; \quad U^T B_C^{-1} U = \Lambda^{-1}.$$

При этом диагональные элементы  $B_C$  и  $B_C^{-1}$  можно представить в виде

$$b_{ii} = u_i^T \Lambda u_i; \quad b_{ii}^* = u_i^T \Lambda^{-1} u_i,$$

где  $u_i$  —  $i$ -й вектор-столбец матрицы  $U$ .

Наша задача сводится к определению минимально возможной величины  $b_{ii}$ . Примем для определенности  $i=1$ . Представив  $B_C^{-1}$  в виде окаймленной матрицы

$$B_C^{-1} = U^T \Lambda^{-1} U = \begin{pmatrix} u_1^T \Lambda^{-1} u_1 & R^T \\ R & E \end{pmatrix},$$

найдем

$$b_{11} = \frac{\det E}{\det U^T \Lambda^{-1} U}. \quad (8)$$

Используя известное свойство детерминанта окаймленной матрицы [2], получаем

$$\det U^T \Lambda^{-1} U = (u_1^T \Lambda^{-1} u_1 - R^T E^{-1} R) \det E.$$

Отсюда и из (8)  $b_{11} = 1/(u_1^T \Lambda^{-1} u_1 - R^T E^{-1} R)$ . Из положительной определенности  $B_C$  следует  $R^T E^{-1} R > 0$  и, далее,  $b_{11} \geq 1/(u_1^T \Lambda^{-1} u_1) = 1/b_{11}^*$ , откуда  $b_{11} \geq \sigma^2/N$ , т. е. для каждой из компонент вектора систематических погрешностей предельная точность совпадает с точностью, достигаемой использованием эталонных средств. К этому пределу удастся существенно приблизиться, если систематические погрешности имеются не во всех средствах и это обстоятельство учтено моделью

Ранее [1, 3] рассмотрен метод структурной избыточности применительно к оцениванию только аддитивных систематических погрешностей. Выясним теперь, какие возможности дает этот метод для определения погрешностей более сложной природы, когда они содержат как аддитивную, так и мультипликативную компоненты:

$$F = F_0 + GC + G^*\Theta + \Xi.$$

Здесь  $G^*\Theta$  описывает мультипликативную погрешность, причем

$$G^* = \begin{pmatrix} C_1^* \\ \vdots \\ G_N^* \end{pmatrix}; \quad \Theta = \begin{pmatrix} \theta_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \theta_r \end{pmatrix}; \quad G_i^* = \begin{pmatrix} (f_1 \ t_i) & & \\ & \ddots & \\ & & f_r(t_i) \end{pmatrix}.$$

Прочие символы имеют прежний смысл. Объединив в один вектор параметры мультипликативной и аддитивной погрешностей, формально сводим задачу к прежней:

$$GC + G^*\Theta = (G, G^*) \begin{pmatrix} C \\ \Theta \end{pmatrix}.$$

Далее, используя первый метод [1], на базе вектора невязок

$$V = D(G, G^*) \begin{pmatrix} C \\ \Theta \end{pmatrix} + D\Xi \quad (9)$$

построим оценку максимального правдоподобия для совокупного вектора

$$\begin{pmatrix} \tilde{C} \\ \tilde{\Theta} \end{pmatrix} = [(G, G^*)^T D^T (DBD^T)^{-1} D(G, G^*)]^{-1} (G, G^*)^T D^T (DBD^T)^{-1} V.$$

Из (9) видно, что для разрешимости задачи необходима линейная независимость векторов-столбцов матрицы  $D(G, G^*)$ , образующих базис пространства параметров. Этот базис косоугольный, и добавление  $r$  новых векторов  $DG^*$ , вызванное желанием получить оценки и мультипликативных компонент, приводит к ухудшению обусловленности. Одновременное оценивание аддитивной и мультипликативной составляющих может даже оказаться невозможным. Выясним, при каких условиях это имеет место. Начнем с минимальной избыточности ( $k=1$ ). Пусть

$$V[f_1(t), \dots, f_r(t)] = 0 \quad (10)$$

уравнение связи. Линейная зависимость базисных векторов эквивалентна справедливости тождества

$$(\alpha_1 + \beta_1 f_1(t)) \frac{\partial V(t)}{\partial f_1(t)} + \dots + (\alpha_r + \beta_r f_r(t)) \frac{\partial V(t)}{\partial f_r(t)} = 0 \quad (11)$$

относительно времени  $t$  при некоторых  $\alpha_i, \beta_i$ , отличных от нуля. Решение линейного однородного уравнения в частных производных (11) сводится к интегрированию системы уравнений

$$\frac{df_1}{\alpha_1 + \beta_1 f_1} = \frac{df_2}{\alpha_2 + \beta_2 f_2} = \dots = \frac{df_r}{\alpha_r + \beta_r f_r} \quad (12)$$

Произвольная функция  $\Psi$   $r-1$  независимых первых интегралов системы (12)

$$\Psi \left[ \frac{\alpha_1 + \beta_1 f_1}{(\alpha_r + \beta_r f_r) \beta_r}, \dots, \frac{\alpha_{r-1} + \beta_{r-1} f_{r-1}}{(\alpha_r + \beta_r f_r) \beta_{r-1}} \right] \quad (13)$$

является решением (11). Таким образом, если уравнение связи (10) может быть представлено в виде

$$V = \Psi \left[ \frac{\alpha_1 + \beta_1 f_1}{(\alpha_r + \beta_r f_r) \frac{\beta_1}{\beta_r}}, \dots, \frac{\alpha_{r-1} + \beta_{r-1} f_{r-1}}{(\alpha_r + \beta_r f_r) \frac{\beta_{r-1}}{\beta_r}} \right] = 0, \quad (14)$$

то одновременное оценивание аддитивной и мультипликативной компонент систематических погрешностей невозможно при любых реализациях измеряемых функций  $f_i(t)$ ,  $i = \{1, \dots, r\}$ . Рассмотрим для пояснения два примера.

**Пример 1.** В плоскости  $xOy$  движется точка  $M$ , положение которой локализуется измерением координат  $x(t)$ ,  $y(t)$  и расстояния  $d(t)$  от некоторой фиксированной точки  $A(a, 0)$ . Результаты измерений  $f_i(t)$  искажены погрешностями:

$$\begin{aligned} f_1(t) &= x(t) + c_1 + \theta_1 x(t) + \xi_1(t); \\ f_2(t) &= y(t) + c_2 + \theta_2 y(t) + \xi_2(t); \\ f_3(t) &= d(t) + c_3 + \theta_3 d(t) + \xi_3(t). \end{aligned}$$

Здесь  $c_i$ ,  $\theta_i$ ,  $i = \{1, \dots, 3\}$  — систематические погрешности,  $\xi_i(t)$  — случайные. Очевидное уравнение связи для любого момента времени

$$V(x, y, d) = d^2 - (x - a)^2 - y^2 = 0 \quad (15)$$

дает невязку  $V[f_1(t), f_2(t), f_3(t)] = f_3^2(t) - [f_1(t) - a]^2 - f_2^2(t)$ . Легко видеть, что (15) можно представить в виде

$$\left( \frac{d}{x-a} \right)^2 - \left( \frac{y}{x-a} \right)^2 - 1 = 0,$$

что является частным случаем (14) при  $\alpha_1 = \alpha_2 = 0$ ,  $\beta_1 = \beta_2 = \beta_3 = 1$ ,  $\alpha_3 = -a$ . Следовательно, оценить обе компоненты погрешностей здесь не удастся, так как базисные векторы линейно зависимы. В этом можно убедиться и не прибегая к (14). В самом деле, базисные векторы образуются из частных производных (15) по измеряемым величинам и из произведений этих производных на сами измеряемые величины:

$$\begin{aligned} \varphi_1 &= 2d(t); \quad \varphi_2 = 2d^2(t); \quad \varphi_3 = -2[x(t) - a]; \quad \varphi_4 = -2x(t)[x(t) - a]; \\ \varphi_5 &= -2y(t); \quad \varphi_6 = -2y^2(t). \end{aligned}$$

Заметим, что  $\varphi_2 + \varphi_4 - a\varphi_3 + \varphi_6 = 0$ ; последнее и означает линейную зависимость базиса при любых реализациях измеряемых функций.

Покажем теперь, что уравнение связи, не приводящееся к виду (14), позволяет оценить обе компоненты систематических погрешностей.

**Пример 2.** Пусть в задаче примера 1 для определения положения точки  $M$  измеряются координата  $x$ , длина радиус-вектора  $R$ , проведенного из начала координат в точку  $M$ , и угол  $\alpha$  между радиус-вектором и осью  $Ox$ . Уравнение связи для этого случая  $v = x - R \cos \alpha = 0$ , не приводится к виду (14). Следовательно, задача оценивания обеих составляющих систематических погрешностей в таком измерительном комплексе разрешима. В линейной независимости базиса можно убедиться и непосредственно:  $\varphi_1 = 1$ ;  $\varphi_2 = x$ ;  $\varphi_3 = -\cos \alpha$ ;  $\varphi_4 = -R \cos \alpha$ ;  $\varphi_5 = R \sin \alpha$ ;  $\varphi_6 = \alpha R \sin \alpha$ . Приводимость уравнения связи к виду (14) означает линейную зависимость базисных функций всегда, при любых реализациях измеряемых функций. Однако если (14) и не удовлетворяется, то следует подходить к решению задачи осмотрительно, так как возможны частные реализации процесса, приводящие к линейной зависимости базиса. На-

пример, если траектория движения точки  $M$  в примере 2 окажется такой, что  $\alpha(t) = \text{const}$ , то линейная зависимость налицо. Практически вероятность реализации такой траектории может быть очень малой, но вероятность движения в некоторой ее окрестности имеет конечную величину, и задача может оказаться почти вырожденной.

Для более простой модели, в которой отсутствуют аддитивные составляющие погрешностей, выражение (14) принимает вид

$$V = \Psi \left[ \frac{\beta_1 f_1}{(\beta_r f_r) \beta_r}, \dots, \frac{\beta_{r-1} f_{r-1}}{(\beta_r f_r) \beta_r} \right]. \quad (16)$$

Оценки мультипликативных погрешностей можно определить, если уравнение связи не приводимо к (16). При большей избыточности ( $k > 1$ ) вероятность получения линейно зависимого базиса резко уменьшается. Действительно, для вырожденности в этом случае все тождества вида (11), соответствующие  $V_i$ ,  $i = \{1, \dots, k\}$ , должны удовлетворяться при одном и том же наборе коэффициентов  $\alpha_i$ ,  $\beta_i$ .

Таким образом, увеличение избыточности оказывается полезным как с точки зрения повышения точности, так и с точки зрения разрешимости задачи.

#### ЛИТЕРАТУРА

1. Б. Н. Луценко, Г. П. Чейдо. Сравнение двух методов оценивания систематических погрешностей в измерительных комплексах со структурной избыточностью.— *Автометрия*, 1970, № 5.
2. Ф. Р. Гантмахер. Теория матриц. М., «Наука», 1966.
3. Б. М. Пушной, Г. П. Чейдо. Метод использования структурной избыточности измерительной системы при обработке экспериментальных данных с систематическими погрешностями.— *Автометрия*, 1970, № 5.

Поступила в редакцию  
8 июля 1970 г.