

$$(B^T Q^{-1} B)^{-1} = \frac{1}{120} \begin{pmatrix} 23 & -\sqrt{3} \\ -\sqrt{3} & 21 \end{pmatrix}.$$

$$B^T B = \begin{pmatrix} 9 & \sqrt{3} \\ \sqrt{3} & 11 \end{pmatrix}, \quad (B^T B)^{-1} = \frac{1}{72} \begin{pmatrix} 11 & -\sqrt{3} \\ -\sqrt{3} & 9 \end{pmatrix},$$

$$\frac{1}{P_3} = \frac{21}{40}, \quad \frac{1}{P_{x_1}} = \frac{23}{120}. \quad M = 2,20; \quad N = 1,02.$$

$$\frac{1}{P_3'} = \frac{3}{8}, \quad \frac{1}{P_{x_1}'} = \frac{11}{72}. \quad M' = 3,36; \quad N' = 1,44.$$

Модифицированный параметрический метод

$$B_t = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 3 & -\sqrt{3} \\ 3 & \sqrt{3} \end{pmatrix}, \quad B_r = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} -3 & -\sqrt{3} \\ 0 & -2\sqrt{3} \\ 0 & 2\sqrt{3} \end{pmatrix},$$

$$B_t^{-1} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -\sqrt{3} & \sqrt{3} \end{pmatrix}, \quad S = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}.$$

$$R = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 \\ 1 & 6 & -5 \\ -1 & -5 & 6 \end{pmatrix}, \quad R^{-1} = \frac{1}{10} \begin{pmatrix} 11 & -1 & 1 \\ -1 & 11 & 9 \\ 1 & 9 & 11 \end{pmatrix},$$

$$f_{x_1}^r = (10), \quad \frac{1}{P_3} = \frac{21}{40}, \quad \frac{1}{P_{x_1}} = \frac{23}{120}. \quad M = 9,9; \quad N = 4,37.$$

$$R' = \begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 \\ 1 & 3 & -2 \\ -1 & -2 & 3 \end{pmatrix}, \quad (R^{-1})' = \frac{1}{8} \begin{pmatrix} 5 & -1 & 1 \\ -1 & 15 & 3 \\ 1 & 3 & 2 \end{pmatrix},$$

$$\frac{1}{P_3'} = \frac{3}{8}, \quad \frac{1}{P_{x_1}'} = \frac{11}{72}. \quad M' = 16,88; \quad N' = 4,04.$$

Модифицированный параметрический метод с измеряемыми параметрами

$$R_1 = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 7 & -4 \\ -4 & 8 \end{pmatrix}, \quad R_1^{-1} = \frac{3}{10} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 7/4 \end{pmatrix},$$

$$\frac{1}{P_3} = \frac{21}{40}, \quad \frac{1}{P_{x_1}} = \frac{23}{120}. \quad M = 3,20; \quad N = 1,80.$$

$$R_1' = \begin{pmatrix} 3 & -2 \\ -2 & 4 \end{pmatrix}; \quad (R_1'^{-1})' = \frac{1}{8} \begin{pmatrix} 4 & 2 \\ 2 & 3 \end{pmatrix},$$

$$\frac{1}{P_3'} = \frac{3}{8}, \quad \frac{1}{P_{x_1}'} = \frac{11}{72}. \quad M' = 4; \quad N' = 2,07.$$

## Ошибки единицы веса

$$\sigma^2 = \frac{1}{30} W^T \begin{pmatrix} 11 & 1 & -2 \\ 1 & 11 & -2 \\ -2 & -2 & 4 \end{pmatrix} W, \quad \sigma'^2 = \frac{1}{24} W^T \begin{pmatrix} 5 & 1 & -2 \\ 1 & 5 & -2 \\ -2 & -2 & 4 \end{pmatrix} W.$$

Как и должно быть, параметрический метод уравнивания оказался для обработки данной сети наиболее эффективным (оценка Торинга получились наименьшими). Заметим, что  $R'$ ,  $(R^{-1})'$ ,  $R_1'$ ,  $(R_1'^{-1})'$  обозначают матрицы нормальных уравнений (прямую и обратную) в модифицированных параметрических методах уравнивания, составленные без учета корреляционных связей.

**Список литературы:** 1. Герасименко М. Д. Единый алгоритм составления условных уравнений и его применение для уравнивания и оценки точности геодезических построений. — Тр. ЦНИИ ГАИК, 1975, вып. 34, с. 65—73. 2. Геодезия Ю. В. Математическая обработка зависимых результатов измерений. — М.: Недра, 1970. — 188 с. 3. Монин И. И. Единый алгоритм составления условных уравнений в геодезических сетях. — Геодезия, картография и аэрофотосъемка, 1982, вып. 35, с. 75—84. 4. Монин И. И. К оцениванию геодезических сетей. — Геодезия, картография и аэрофотосъемка, 1983, вып. 38, с. 81—89. 5. Монин И. И. К теории параметрического способа уравнения. — Геодезия и картография, 1983, № 9, с. 6—8. 6. Юриаков З. М. О едином алгоритме уравнения параметрическим и коррелятативным способами. — Применение геодезических методов при строительстве и эксплуатации инженерных сооружений, 1979, т. 7 (47), с. 72—85. 7. Линдер Б. В. Ein Verfahren zur automatisierten Aufstellung von Bedingungsgleichungen in Schleifennetzen. — Z. Vermessungsw., 1983, Bd. 108, № 4, S. 160—166.

Статья поступила в редакцию 01.10.84

УДК 528.11+519.654  
И. Ф. МОНИН, Б. М. ДЖУМАН, Ю. В. МОРКОТУН

## ОПРЕДЕЛЕНИЕ СРЕДНЕЙ КВАДРАТИЧЕСКОЙ ОШИБКИ ПО РАЗНОСТИЯМ ИЗМЕРЕНИЙ, ВЫЧИСЛЕННЫМ ВО ВСЕХ КОМБИНАЦИЯХ

Среднюю квадратическую ошибку одного измерения по Гауссу определяют:

$$\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (l_i - L)^2}{n}, \quad (1)$$

где  $l_1, l_2, \dots, l_n$  — результаты равноточных измерений;  $n$  — число измерений;  $L$  — истинная величина измерения.

Вычислим разности измерений, взятые во всех комбинациях,

$l_2 - l_1$	$l_3 - l_2, \dots, l_n - l_1$	$n - 1$
$l_3 - l_2, \dots, l_n - l_2$	$n - 2$	
.....	.....	
$l_n - l_{n-1}$		

Их будет  $n(n-1)/2$ , причем истинная ошибка каждой разности равна нулю. Найдем по (1) среднюю квадратическую ошибку разности измерений

$$\sigma_{l_i - l_j}^2 = \frac{\sum_{i=1}^{n(n-1)} (l_i - l_j - 0)^2}{2}.$$

Так как

$$\sigma_{l_i - l_j}^2 = \sigma_{l_i}^2 + \sigma_{l_j}^2, \text{ то}$$

$$\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1}^{n(n-1)} (l_i - l_j)^2}{n(n-1)}. \quad (2)$$

Формула (2) позволяет вычислять стандарт одного измерения по разностям измерений, вычисленным во всех комбинациях. Получим из нее известную формулу Бесселя. Вместо истинного значения  $L$ , которое неизвестно, введем арифметическую середину  $L_0$ . Заметив, что

$$l_i - l_j = (l_i - L_0) - (l_j - L_0) = V_i - V_j,$$

где  $V_i, V_j$  — принятые отклонения от  $L_0$ , преобразуем числитель

$$\frac{n(n-1)}{2}$$

$$\sum_{i=1}^{n(n-1)} (l_i - l_j)^2 = (V_2 - V_1)^2 + (V_3 - V_1)^2 + (V_4 - V_1)^2 + \dots +$$

$$+ (V_n - V_1)^2 + (V_3 - V_2)^2 + (V_4 - V_2)^2 + \dots + (V_n - V_2)^2 +$$

$$+ (V_4 - V_3)^2 + \dots + (V_n - V_3)^2 + \dots +$$

$$+ (V_n - V_{n-1})^2 = (n-1) \sum_{i=1}^n V_i^2 - 2 \sum_{i=1}^n V_i V_j.$$

Прибавляя к написанной сумме выражение

$$i_\Phi = \frac{u - v}{u + v}, \quad (1)$$

где  $u$  — число совпадений знаков отклонений изучаемых величин от их средних;  $v$  — число несовпадений знаков.

Если несколько отклонений равны нулю, то их поровну распределяют в число  $u$ -совпадений, и в число  $v$ -несовпадений. Коэффициент Фехнера изменяется в пределах от  $-1$  до  $+1$ , как и коэффициент корреляции.

Если связь между признаками обратная, то  $i_\Phi$  отрицателен, в случае прямой связи — положителен. Чем ближе  $i_\Phi$  к  $\pm 1$ , тем связь более тесная.

Для проверки качества оценки степени тесноты связи с помощью коэффициента Фехнера были вычислены  $i_\Phi$  для двадцати случаев небольших выборок ( $n=18$ ) и для двадцати случаев больших выборок ( $n=60$ ), для которых также были вычислены эмпирические коэффициенты обычными методами. Данные приведены в табл. 1, 2.

Следовательно, из формулы (2) и преобразования (3) выводим формулу Бесселя

$$m^2 = \frac{\sum_{i=1}^n V_i^2}{n-1}. \quad (4)$$

Такого вывода формулы (4) в литературе по теории ошибок нет. Формула (2), насколько нам известно, новая.

статья поступила в редакцию 10.09.84

УДК 528.11  
Ю. В. МОРКОУН, С. С. ПЕРИ

## О ВОЗМОЖНОСТИ ПРИМЕНЕНИЯ КОЭФФИЦИЕНТА ФЕХНЕРА В МАТЕМАТИЧЕСКОЙ ОБРАБОТКЕ РЕЗУЛЬТАТОВ ГЕОДЕЗИЧЕСКИХ ИЗМЕРЕНИЙ

Для оценки тесноты корреляционной связи используются эмпирический коэффициент корреляции, вычисление которого, особенно в случае больших выборок, довольно громоздко. Если тесноту связи не требуется знать с высокой точностью, можно применять какой-либо иной показатель, более просто вычисляемый.

Наиболее простым и удобным показателем является коэффициент Фехнера, который часто пользуются в экономике [3].

Коэффициент Фехнера вычисляется по формуле

$$i_\Phi = \frac{u - v}{u + v},$$

где  $u$  — число совпадений знаков отклонений изучаемых величин от их средних;  $v$  — число несовпадений знаков.

Если несколько отклонений равны нулю, то их поровну распределяют в число  $u$ -совпадений, и в число  $v$ -несовпадений.

Коэффициент Фехнера изменяется в пределах от  $-1$  до  $+1$ ,

как и коэффициент корреляции.

Если связь между признаками обратная, то  $i_\Phi$  отрицателен, в случае прямой связи — положителен. Чем ближе  $i_\Phi$  к  $\pm 1$ , тем связь более тесная.

Для проверки качества оценки степени тесноты связи с помощью коэффициента Фехнера были вычислены  $i_\Phi$  для двадцати случаев небольших выборок ( $n=18$ ) и для двадцати случаев больших выборок ( $n=60$ ), для которых также были вычислены эмпирические коэффициенты обычными методами. Данные приведены в табл. 1, 2.

$$(V_1 + V_2 + \dots + V_n)^2 = \sum_{i=1}^n V_i^2 + 2 \sum_{i=1}^n V_i V_{j=0},$$

$$\frac{n(n-1)}{2}$$

$$\sum_{i=1}^n (l_i - l_j)^2 = n \sum_{i=1}^n V_i^2. \quad (3)$$