

Г. А. МЕЩЕРЯКОВ, В. В. КИРИЧУК, М. М. ФЫС

ОБ ОПРЕДЕЛЕНИИ ЭЛЕМЕНТОВ ОБРАТНОЙ МАТРИЦЫ И КОЭФФИЦИЕНТОВ МНОГОЧЛЕНА ПРИ ТОЧЕЧНОЙ КВАДРАТИЧНОЙ АППРОКСИМАЦИИ

Многие задачи прикладной математики и геодезии сводятся к построению многочлена $Q_n(x) = \sum_{i=0}^n a_i x^i$, где коэффициенты a_i определяются из системы уравнений:

$$\left. \begin{aligned} y_0 &= a_0 + a_1 x_0 + \dots + a_n x_0^n; \\ y_1 &= a_0 + a_1 x_1 + \dots + a_n x_1^n; \\ &\dots \dots \dots \\ y_m &= a_0 + a_1 x_m + \dots + a_n x_m^n, \end{aligned} \right\} \quad (1)$$

в которой, как правило, величины y_i ($i=0, 1, \dots, m$) получены по результатам измерений или наблюдений.

Вводя матрицы

$$C = \begin{pmatrix} 1 & x_0 & \dots & x_0^n \\ 1 & x_1 & \dots & x_1^n \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & x_m & \dots & x_m^n \end{pmatrix}; \quad a = \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}, \quad Y = \begin{pmatrix} y_0 \\ y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix},$$

перепишем систему уравнений (1) в матричном виде

$$Y = Ca. \quad (1a)$$

При $n=m$ построенный многочлен $Q_n(x)$ есть полином Лагранжа [2]. Если значения y_i получены из измерений, сопровождающихся ошибками, систему (1) следует решать под условием наименьших квадратов. При $m > n$ решение задачи вообще имеет смысл только при некотором дополнительном условии, например с использованием принципа наименьших квадратов.

Учитывая наличие ошибок в величинах y_i , вместо (1) запишем

$$\left. \begin{aligned} a_0 + a_1 x_0 + \dots + a_n x_0^n - y_0 &= v_0; \\ a_0 + a_1 x_1 + \dots + a_n x_1^n - y_1 &= v_1; \\ \dots &\dots \\ a_0 + a_1 x_m + \dots + a_n x_m^n - y_m &= v_m, \end{aligned} \right\} \quad (2)$$

где v_j — остаточные отклонения в указанных уравнениях связи (1). Будем искать полином $Q_n(x)$ под условием

$$\sum_{i=0}^m v_i^2 = [v v] = \min. \quad (3)$$

Тогда его коэффициенты a_i — суть элементы матрицы

$$a = (C^T C)^{-1} C^T Y, \quad (4)$$

где

$$(C^T C) = \begin{pmatrix} m+1 \sum_{i=0}^m x_i \dots \sum_{i=0}^m x_i^n \\ \sum_{i=0}^m x_i \sum_{i=0}^m x_i^2 \dots \sum_{i=0}^m x_i^{n+1} \\ \dots \\ \sum_{i=0}^m x_i^n \sum_{i=0}^m x_i^{n+1} \dots \sum_{i=0}^m x_i^{2n} \end{pmatrix}, \quad (5)$$

Пусть для удобства записей

$$B = (C^T C)^{-1}, \quad (6)$$

причем $B = (b_{ht})$ — квадратная матрица порядка $n+1$.

Схема решения системы (2) под условием (3) дана в работах [2, 4], где отмечено, однако, что она обычно приводит к решению системы с плохо обусловленной матрицей или с матрицей с большими численными значениями элементов, особенно при высоких степенях многочлена $Q_n(x)$. Поэтому во избежание отмеченных трудностей будем искать элементы обратной матрицы в замкнутом виде, что позволит просто определить коэффициенты аппроксимирующего многочлена через x_i, y_i .

Рассмотрим сначала случай $m=n$. Найдем элементы матрицы (6). Вычислим определитель матрицы (5). Имеем

$$|C^T C| = |C^T| |C| = \prod_{i+j}^n (x_j - x_i)^2, \quad (7)$$

так как C^T, C — квадратные и $|C|$ — определитель Вандермонда.

Найдем минор матрицы (5) M_{11} . Нетрудно убедиться, что

$$M_{11} = \sum_{i_1, i_2, \dots, i_n=0}^n \sigma_{i_1, i_2, \dots, i_n; n}^2 \prod_{\substack{l+j \\ l=i_1, \dots, i_n \\ j=l_1, \dots, l_n}}^{l+j} (x_i - x_j)^2,$$

где $\sigma_{i_1, i_2, \dots, i_n; n} = x_{i_1}, x_{i_2}, \dots, x_{i_n}$ — элементарный симметричный многочлен степени n , который в общем случае имеет вид*

$$\sigma_{i_1, \dots, i_n; s} = x_{i_1} \cdots x_{i_s} + \cdots + x_{i_{i_1}} \cdots x_{i_{s-1}} x_{i_{s+1}} + \cdots$$

Заметим, что $\sigma_{i_1, \dots, i_n; 0} = 1$.

Аналогично, раскрывая миноры M_{kk} , а затем M_{kt} , получаем

$$M_{kk} = \sum_{i_1, \dots, i_n=0}^n \sigma_{i_1, \dots, i_n; n-k} \prod_{\substack{l+j \\ i=i_1, \dots, i_n \\ j=l_1, \dots, l_n}}^{l+j} (x_i - x_j)^2;$$

$$M_{kt} = \sum_{i_1, \dots, i_n=0}^n \sigma_{i_1, \dots, i_n; n-k} \sigma_{i_1, \dots, i_n; n-t} \prod_{\substack{l+j \\ i=i_1, \dots, i_n \\ j=l_1, \dots, l_n}}^{l+j} (x_i - x_j)^2. \quad (8)$$

Из определения обратной матрицы и с учетом симметричности матрицы (6) имеем

$$b_{kt} = \frac{(-1)^{k+t} \sum_{i_1, \dots, i_n=0}^n \sigma_{i_1, \dots, i_n; n-k} \sigma_{i_1, \dots, i_n; n-t} \prod_{\substack{l+j \\ i=i_1, \dots, i_n \\ j=l_1, \dots, l_n}}^{l+j} (x_i - x_j)^2}{\prod_{i+j}^n (x_i - x_j)^2}$$

А после упрощений получаем окончательно

$$b_{kt} = (-1)^{k+t} \sum_{i_1, \dots, i_n=0}^n \frac{\sigma_{i_1, \dots, i_n; n-k} \sigma_{i_1, \dots, i_n; n-t}}{\prod_{\substack{l+j \\ i=i_1, \dots, i_n \\ j=l_1, \dots, l_n}}^{l+j} (x_i - x_j)^2} \quad (9)$$

элементы обратной матрицы (6).

* Построение симметрических многочленов приведено ниже в качестве примера.

Будем теперь считать, что $m > n$. Найдем для этого случая определитель $|C^T C|$. Представляя последний в виде суммы определителей и пользуясь известными их свойствами, получим

$$|C^T C| = \sum_{i_1, \dots, i_{n+1}=0}^m \begin{vmatrix} 1 & x_{i_1} & \dots & x_{i_1}^n \\ x_{i_2} & x_{i_2}^2 & \dots & x_{i_2}^{n+1} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{i_{n+1}}^n & x_{i_{n+1}}^{n+1} & \dots & x_{i_{n+1}}^{2n} \end{vmatrix}.$$

Сгруппировав подобные члены, найдем

$$|C^T C| = \sum_{\substack{i_1, \dots, i_{n+1}=0 \\ i_1 < i_2 < \dots < i_{n+1}}}^m \prod_{\substack{i \neq j \\ j = i_1, \dots, i_{n+1}}}^{i+j} (x_i - x_j)^2. \quad (10)$$

Нетрудно убедиться, что из этой формулы при $m = n$ следует уравнение (7), так как при суммировании в (10) будет только одна комбинация различных индексов, например $i_1 = 0, i_2 = 1, \dots, i_{n+1} = n$.

Теперь вместо формулы (9) имеем

$$b_{it} = \frac{(-1)^{l+t} \sum_{i_1, \dots, i_n=0}^m \sigma_{i_1, \dots, i_n; n-l} \sigma_{i_1, \dots, i_n; n-t} \prod_{\substack{i \neq j \\ j = i_1, \dots, i_n}}^{i+j} (x_i - x_j)^2}{\sum_{\substack{i_1, \dots, i_{n+1}=0 \\ i_1 < i_2 < \dots < i_{n+1}}}^m \prod_{\substack{i \neq j \\ j = i_1, \dots, i_{n+1}}}^{i+j} (x_i - x_j)^2}. \quad (11)$$

Наконец, объединяя все распределения имеем окончательное решение задачи

$$a_l = \frac{\sum_{t=1}^{n+1} (-1)^{l+t} \sum_{i_1, \dots, i_n=0}^m \sigma_{i_1, \dots, i_n; n-l} \sigma_{i_1, \dots, i_n; n-t} \prod_{\substack{i \neq j \\ j = i_1, \dots, i_n}}^{i+j} (x_i - x_j)^2}{\sum_{\substack{i_1, \dots, i_{n+1}=0 \\ i_1 < i_2 < \dots < i_{n+1}}}^m \prod_{\substack{i \neq j \\ j = i_1, \dots, i_{n+1}}}^{i+j} (x_i - x_j)^2} \times \\ \times \sum_{k=0}^n \sum_{i=0}^m x_i^k y_i.$$

Последняя формула легко программируется на цифровой ЭВМ. Для иллюстрации рассмотрим пример, раскрывающий особенности данного метода.

Пусть требуется найти коэффициенты квадратичной функции $y = a_0 + a_1x + a_2x^2$, значения y_i которой при x_i приведены ниже:

x	0,1	0,2	0,3	0,4
y	1	2	3	5

Найдем $(C^T C)^{-1}$, используя (10)

$$|C^T C| = [(x_1 - x_2)(x_1 - x_3)(x_2 - x_3)]^2 + [(x_1 - x_2)(x_1 - x_4) \times \\ \times (x_2 - x_4)]^2 + [(x_2 - x_3)(x_2 - x_4)(x_3 - x_4)]^2 + \\ + [(x_1 - x_3)(x_1 - x_4)(x_3 - x_4)]^2 = 8 \cdot 10^{-5}.$$

Определим элементы обратной матрицы (6)

$$b_{11} = \frac{1}{8 \cdot 10^{-5}} \{ \sigma_{1,2;2}^2 (x_1 - x_2)^2 + \sigma_{1,3;2}^2 (x_1 - x_3)^2 + \sigma_{2,4;2}^2 (x_2 - x_4)^2 + \\ + \sigma_{1,4;2}^2 (x_1 - x_4)^2 + \sigma_{2,3;2}^2 (x_2 - x_3)^2 + \sigma_{3,4;2}^2 (x_3 - x_4)^2 \} = 7,75,$$

где

$$\sigma_{i,j;2} = x_i x_j; \quad b_{12} = \frac{-1}{8 \cdot 10^{-5}} \{ \sigma_{1,2;2} \sigma_{1,2;1} (x_1 - x_2)^2 + \\ + \sigma_{1,3;2} \sigma_{1,3;1} (x_1 - x_3)^2 + \sigma_{1,4;2} \sigma_{1,4;1} (x_1 - x_4)^2 + \sigma_{2,3;2} \sigma_{2,3;1} (x_2 - x_3)^2 + \\ + \sigma_{2,4;2} \sigma_{2,4;1} (x_2 - x_4)^2 + \sigma_{3,4;2} \sigma_{3,4;1} (x_3 - x_4)^2 \} = -6,75.$$

Здесь

$$\sigma_{i,j;1} = x_i + x_j; \quad b_{13} = \frac{1}{8 \cdot 10^{-5}} \{ \sigma_{1,2;2} \sigma_{1,2;0} (x_1 - x_2)^2 + \\ + \sigma_{1,3;2} \sigma_{1,3;0} (x_1 - x_3)^2 + \sigma_{1,4;2} \sigma_{1,4;0} (x_1 - x_4)^2 + \sigma_{2,3;2} \sigma_{2,3;0} (x_2 - x_3)^2 + \\ + \sigma_{2,4;2} \sigma_{2,4;0} (x_2 - x_4)^2 + \sigma_{3,4;2} \sigma_{3,4;0} (x_3 - x_4)^2 \} = 125,$$

где $\sigma_{i,j;0} = 1$.

Поскольку $C^T C$ — симметрическая матрица, то $b_{21} = b_{12} = -6,75$;

$$b_{22} = \frac{1}{8 \cdot 10^{-5}} \{ \sigma_{1,2;1}^2 (x_1 - x_2)^2 + \sigma_{1,3;1}^2 (x_1 - x_3)^2 + \\ + \sigma_{1,4;1}^2 (x_1 - x_4)^2 + \sigma_{2,3;1}^2 (x_2 - x_3)^2 + \sigma_{2,4;1}^2 (x_2 - x_4)^2 + \\ + \sigma_{3,4;1}^2 (x_3 - x_4)^2 \} = 645;$$

$$b_{23} = \frac{-1}{8 \cdot 10^{-5}} \{ \sigma_{1,2;1} \sigma_{1,2;0} (x_1 - x_2)^2 + \sigma_{1,3;1} \sigma_{1,3;0} (x_1 - x_3)^2 + \\ + \sigma_{1,4;1} \sigma_{1,4;0} (x_1 - x_4)^2 + \sigma_{2,3;1} \sigma_{2,3;0} (x_2 - x_3)^2 + \\ + \sigma_{2,4;1} \sigma_{2,4;0} (x_2 - x_4)^2 + \sigma_{3,4;1} \sigma_{3,4;0} (x_3 - x_4)^2 \} = -1250;$$

$$b_{31} = b_{13} = 125; \quad b_{32} = b_{23} = -1250.$$

Осталось определить

$$b_{33} = \frac{1}{8 \cdot 10^{-5}} \{ \sigma_{1,2;0}^2 (x_1 - x_2)^2 + \sigma_{1,3;0}^2 (x_1 - x_3)^2 + \sigma_{1,4;0}^2 (x_1 - x_4)^2 + \\ + \sigma_{2,3;0}^2 (x_2 - x_3)^2 + \sigma_{2,4;0}^2 (x_2 - x_4)^2 + \sigma_{3,4;0}^2 (x_3 - x_4)^2 \} = 2500.$$

Таким образом, получаем

$$(C^T C)^{-1} = \begin{pmatrix} 7,75 & -67,5 & 125 \\ -67,5 & 645 & -1250 \\ 125 & -1150 & 2500 \end{pmatrix}.$$

Вычисляя теперь обычным образом по формуле (4), имеем $a_0 = 0,75$; $a_1 = 0,5$; $a_2 = 25$, т. е. $y = 0,75 + 0,5x + 25x^2$.

Результаты данной статьи могут быть использованы при уравнивании геодезических сетей, когда возникают плохо обусловленные системы нормальных уравнений.

Список литературы: 1. Ахиезер Н. И. Лекции по теории аппроксимации. — М.: Наука, 1965. 2. Демидович Б. А., Марон И. А. Численные методы анализа. — М.: Наука, 1967. 3. Демидович Б. А., Марон И. А. Основы вычислительной математики. — М.: Наука, 1966. 4. Хемминг Р. В. Численные методы. — М.: Наука, 1972.

Работа поступила в редколлегию 24 января 1980 года.