

# 灰色GM(2, 1)模型在地震 中长期预报中的应用

白超英

(新疆维吾尔自治区地震局)

## 一、引言

灰色系统控制理论(以下简称灰色理论)是继模糊数学理论之后的又一种新的数学方法,近几年来不少学者将其用于地震预测及地震区划研究中,如谭承业<sup>[1]</sup>、李平林<sup>[2]</sup>等,并取得了一些较好的结果。但是在预测中所讨论的都是GM(1, 1)模型,该模型只有一个指数分量,因而只能反映一类单调性序列的预测问题。本文在上述研究的基础上,尝试将GM(2, 1)模型用于地震的中长期预报中。

## 二、灰色理论的建模

### 1. 灰色模块的性质与减少随机性的作用

对数据列 $\{a(t), t \in \mathbb{N}\}$ 可作如下变换:

$$T: \{a(t) \rightarrow \{a^{(n)}(t)\}, n \in \mathbb{N}。$$

$$\text{且有 } a^{(n)}(i) = \sum_{k=1}^i a^{(n-1)}(k)。 \quad (1)$$

则可将 $\{a^{(n)}(i), i \in \mathbb{N}\}$ 称为n次累加数列,或n次累加生成数列。

对数据列 $\{\beta(t), t \in \mathbb{N}\}$ 作分段折线图,第i段折线记为 $l[\beta(i-1), \beta(i)]$ ,其斜率为 $m_i$ 。则

当 $\text{Sgn } m_i = \text{Sgn } m_{i+1}, i \in \mathbb{N}$ 时,称此数据列为非摆动的。

当 $\text{Sgn } m_i = -\text{Sgn } m_{i+1}, i \in \mathbb{N}$ 时,称此数据列为摆动的。

对于数据列 $\{\beta^{(1)}(t), t \in \mathbb{N}\}$ ,以及其一次生成列 $\{\beta^{(2)}(t), t \in \mathbb{N}\}$ ,若有 $\text{Sgn } m_i^{(1)} = \text{Sgn } m_{i+1}^{(1)}, \text{Sgn } m_i^{(2)} = \pm \text{Sgn } m_{i+1}^{(2)}$ 时,则称序列 $\{\beta^{(1)}(t), t \in \mathbb{N}\}$ 为一阶弱随机序数。

相应地若有 $\{\beta^{(1)}(t), t \in \mathbb{N}\} \cdots \{\beta^{(n)}(t), t \in \mathbb{N}\}$ ,且有 $\text{Sgn } m_i^{(k)} = \text{Sgn } m_{i+1}^{(k)}, i \in \mathbb{N}, k = 1, 2, \dots, n-1$ ;  $\text{Sgn } m_i^{(n)} = \pm \text{Sgn } m_{i+1}^{(n)}$ ,则称序列 $\{\beta^{(1)}(t), t \in \mathbb{N}\}$ 为 $n-1$ 阶弱随机序列。

按上述定义, 将非负数据列作累加, 原始数据列  $\{a^{(0)}(t), t \in N\}$  的  $n$  次累加生成列为:

$$a^{(n)}(t) = \sum_{K=1}^t a^{(n-1)}(k).$$

则数据列  $\{a^{(n)}(t), t \in N\}$  必为  $n-1$  阶弱随机序列。

将上述定理推广, 则有如下两点推论:

(1) 一个  $n-1$  阶弱随机序列必然是随时间增长的, 且显然有  $a^{(n)}(t) \leq a^{(n)}(t+1) \leq \dots \leq a^{(n)}(t+k)$ 。

(2) 若作累加序列后, 发现相邻两折线的斜率越来越接近, 其极限情况是, 整条折线“升华”为光滑曲线, 并  $n$  阶可导, 则该累加序列可用指数关系拟合。

## 2. GM(n, m) —— 微分动态模型的建模

给定原始非负数据列  $\{X_k^{(0)}(i)\}$ , 有相应的一次累加序列  $\{X_k^{(1)}(i)\}$  及  $X_k^{(1)}(i)$  的多次累差序列  $\{a^{(j)}[X_k^{(1)}(i)]\}$ 。其中  $i = 1, 2, \dots, N$ ;  $k = 1, 2, \dots, h$ ;  $j = 1, 2, \dots, m$ 。

$$a^{(j)}(X_k^{(1)}, i) = a^{(j-1)}(X_k^{(1)}, i) - a^{(j-1)}[X_k^{(1)}, (i-1)]; \quad (2)$$

⋮

$$a^{(0)}(X_k^{(1)}, i) = X_k^{(1)}(i). \quad (3)$$

构造下列数据阵:

$$A = \begin{pmatrix} -a^{(n-1)}(X_1^{(1)}, 2), -a^{(n-2)}(X_1^{(1)}, 2), \dots, -a^{(1)}(X_1^{(1)}, 2) \\ -a^{(n-1)}(X_1^{(1)}, 3), -a^{(n-2)}(X_1^{(1)}, 3), \dots, -a^{(1)}(X_1^{(1)}, 3) \\ \vdots \\ -a^{(n-1)}(X_1^{(1)}, N), -a^{(n-2)}(X_1^{(1)}, N), \dots, -a^{(1)}(X_1^{(1)}, N) \end{pmatrix}$$

其中  $a^{(n-1)}(X_1^{(1)}, 2) \dots a^{(n-1)}(X_1^{(1)}, N)$  为  $n-1$  阶累差序列;

$$B = \begin{pmatrix} -\frac{1}{2}[X_1^{(1)}(2) + X_1^{(1)}(1)], X_2^{(1)}(2), X_3^{(1)}(2) \dots X_n^{(1)}(2) \\ -\frac{1}{2}[X_1^{(1)}(3) + X_1^{(1)}(2)], X_2^{(1)}(3), X_3^{(1)}(3) \dots X_n^{(1)}(3) \\ \vdots \\ -\frac{1}{2}[X_1^{(1)}(N) + X_1^{(1)}(N-1)], X_2^{(1)}(N), X_3^{(1)}(N) \dots X_n^{(1)}(N) \end{pmatrix}$$

其中  $X_k^{(1)}(i)$  是原始数据  $X_k^{(0)}(i)$  的一次累加生成列。

$$Y_N = [a^{(n)}(X_1^{(n)}, 2), a^{(n)}(X_1^{(n)}, 3), \dots, a^{(n)}(X_1^{(n)}, N)]^T$$

其中  $a^{(n)}(X_1^{(n)}, i)$ ,  $i = 1, 2, \dots, N$  是  $n$  次累减生成列。

记由  $A$  和  $B$  构成的分块矩阵为  $(A : B)$ , 即:

$$(A : B) \triangleq \text{block}(A : B),$$

则由  $(A : B)$  与  $Y_N$  可建立  $n$  阶微分方程所表达的模型, 即

$$\frac{d^n X_1^{(1)}}{dt^n} + a_1 \frac{d^{n-1} X_1^{(1)}}{dt^{n-1}} + \dots + a_n X_1^{(1)} = b_1 X_2^{(1)} + \dots + b_{n-1} X_n^{(1)}. \quad (4)$$

记微分方程的系数向量为  $\hat{a}$ ,

$$\hat{a} = [a_1, \dots, a_n : b_1, \dots, b_{n-1}]^T.$$

$\hat{a}$ 可通过算式

$$\hat{a} = [(A : B)^T (A : B)]^{-1} (A : B)^T Y_N \quad (5)$$

求取。

一般作为预测模型的是GM(n, 1)模型, 然而n越大, 虽然可能内涵较丰富, 但计算太繁。阶次过高的系统其特征根的求解也越困难, 而且精度不一定高, 其结果也是不解析的。所以一般取n在3阶以下。下面简述本文应用的GM(2, 1)模型。

该模型的动态微分形式为

$$\frac{d^2 X_1^{(1)}}{dt^2} + a_1 \frac{dX_1^{(1)}}{dt} + a_2 X_1^{(1)} = u \quad (6)$$

若记方程的两个特征根为

$$\begin{cases} \lambda_1 = \text{Re}\lambda_1 + i\text{Im}\lambda_1, \\ \lambda_2 = \text{Re}\lambda_2 + i\text{Im}\lambda_2, \end{cases}$$

则有下列三种情况:

当 $\lambda_1 = \lambda_2$ 时, 动态方程是单调的;

当 $\lambda_1 \neq \lambda_2$ 时, 但 $\text{Im}\lambda_i = 0$ , 动态过程可能是非单调的;

当 $\lambda_1 \neq \lambda_2$ , 且 $\text{Im}\lambda_i \neq 0$ 时, 动态过程是呈周期摆动的。

对于(6)式, 其系数向量 $\hat{a} = [a_1, a_2, u]^T$ ,

A阵变为:

$$A = \begin{pmatrix} -a^{(1)}(x_1^{(1)}, 2) \\ -a^{(1)}(x_1^{(1)}, 3) \\ \vdots \\ -a^{(1)}(x_1^{(1)}, N) \end{pmatrix}$$

B阵变为:

$$B = \begin{pmatrix} -\frac{1}{2}[x_1^{(1)}(2) + x_1^{(1)}(1)], 1 \\ -\frac{1}{2}[x_1^{(1)}(3) + x_1^{(1)}(2)], 1 \\ \vdots \\ -\frac{1}{2}[x_1^{(1)}(N) + x_1^{(1)}(N-1)], 1 \end{pmatrix}$$

$$Y_N = [a^{(2)}(x_1^{(1)}, 2), \dots, a^{(2)}(x_1^{(1)}, N)]^T$$

其中 $a^{(2)}(x_k^{(1)}, i) = a^{(1)}(x_k^{(1)}, i) - a^{(1)}(x_k^{(1)}, i-1)$ 。

由 $\hat{a} = [(A : B)^T (A : B)]^{-1} (A : B)^T \cdot Y_N$ 求出 $\hat{a}$ 后, 即可得二阶微分动态预测模型:

$$\hat{x}_1^{(1)}(t) = C_1 e^{\lambda_1 t} + C_2 e^{\lambda_2 t} + \frac{u}{a_2} \quad (7)$$

其中系数可由初始条件确定。

离散后的响应模型为:

$$\hat{x}_1^{(1)}(k) = C_1 e^{\lambda_1(k-1)} + C_2 e^{\lambda_2(k-1)} + \frac{u}{a_2} \quad (8)$$

此模型的最大优点是所处理的数据列范围较广, 为了提高精度也可采用残差辨识的GM(2, 1)模型。

### 三、GM(2, 1) 模型在中、长期地震预报中的应用

本文用该模型讨论了新疆境内及邻区(主要包括克什米尔、希利克、安集延、兴都库什地区, 即北纬 $33^{\circ}$ — $60^{\circ}$ , 东经 $72^{\circ}$ — $95^{\circ}$ 地区), 自1882年至1917年、1937年至今两个时段内 $M_s \geq 7.0$ 级地震发震时刻所组成的序列。两个时段的发震时间序列为:

1882(7.5), 1885(7.0), 1889(7.0), 1893(7.0), 1902(8.25), 1905(8.6)  
1914(7.7);

1939(6.9), 1944(7.2), 1949(7.25), 1955(7.0), 1965(7.6), 1974(7.3)  
1985(7.4)。

考虑到预测值有一定的误差, 我们将相邻两年内分别发生的地震事件以第一年的值来代替, 这样1906年(7.7)地震未计入, 这种考虑从以后的结果来看是合理的。为了内符检验和外推检验, 我们以每5个数据为一组进行建模, 同时给出两个预测值, 以便与实际地震发生的年份进行比较, 同时逐数据进行滑动, 以此来进一步检验外推值的精度。结果见表1—3。

表 1

检验	原始值	预测值	误差	平均误差
内符	1882			c = 0.103
	1885			
	1889	1890	1	
	1893	1895	2	
	1902	1901	1	
外推	1905	1907	2	1.33
	1914	1914	0	
				1.00

表 2

检验	原始值	预测值	误差	平均误差
内符	1885			c = 0.09
	1889			
	1893	1893	0	
	1902	1899	3	
	1905	1906	1	
外推	1914	1912	2	1.33
	1922	1919	3	
				2.50

表 3

检验	原始值	预测值	误差	平均误差
内符	1889			c = 0.10
	1893			
	1902	1898	4	
	1905	1905	0	
	1914	1912	2	
外推	1922	1919	3	2.00
	1929	1928	1	
				2.00

表 4

检验	原始值	预测值	误差	平均误差
内符	1939			c = 0.15
	1944			
	1949	1947	2	
	1955	1954	1	
	1965	1963	2	
外推	1974	1972	2	1.67
	1985	1983	2	
				2.00

表 5

检验	原始值	预测值	误差	平均误差
内符	1944			c = 0.12
	1949			
	1955	1958	3	
	1965	1966	1	
	1974	1975	1	
外推	1985	1985		1.33
		1996		

表 6

检验	原始值	预测值	误差	平均误差
内符	1949			c = 0.11
	1955			
	1965	1963	2	
	1974	1973	1	
	1985	1984	1	
外推		1996		1.33
		2008		

表中 C 为后验差检验精度, 表 1 中的外推检验中, 建模时未用 1905 和 1914 年两个数据, 但由模型给出的预测值为 1907 和 1914 年, 几乎与原始数据值一样。表 2、3 是分别滑动一个数据后的结果, 从中可看到, 模型有一定的精度, 并且后验差检验精度都较好。1937—1988 年的结果见表 4—6。从计算结果看, 虽然我们每次建模时只用了 5 个原始数据值, 但内符、外推值与原始数据值之间的误差都比较小, 如果将内符误差平均起来看, 其值为 1.5 年, 外推值误差为 1.9 年, 均在两年之内, 看来是有一定预测精度的。由模型的预测值我们给出了新疆境内及邻区未来几十年内  $M_s \geq 7.0$  级地震发生的年份。考虑到误差限, 大体上在  $1996 \pm 2$  年和  $2008 \pm 2$  年内。

以上我们只是强调了灰色理论中 GM(2, 1) 模型的可用性, 为了说明这种模型的精度, 讨论了新疆境内及邻区  $M_s \geq 7.0$  级地震发震时刻所组成的序列的预测问题。讨论是初步的。本文所述的模型也可用于其它时间序列的讨论, 如震级序列、地震发生的空间序列以及强震幕起始时间的确定等, 即一类弱随机序列的预测问题。

## 参 考 文 献

- [1] 谭承业等, 地震灰色模型的建立及讨论, 地震研究, Vol. 9, No. 6, 1986。  
 [2] 李平林, 灰色系统理论在地震预报中的应用, 西北地震学报, 待发表。  
 [3] 邓聚龙等, 灰色控制系统, 华中工业学院出版社, 1985。  
 [4] 邓聚龙, 五种灰色预测, 模糊数学, No. 2, 1985。

DISCUSSION ON APPLICATION OF MODEL GM(2, 1)  
 OF GREY THEORY IN LONG—MID TERM  
 PREDICTION OF EARTHQUAKE

Bai Chaoying

(Seismological Bureau of Xinjiang Uygur Autonomous Region)