

# 分型法和分段法

以预报经验为背景配合逐步回归的两个统计预报方法

地理系气象教研室 李德成

## 摘要

在使用逐步回归预报台风路径的问题上,如何定量地描写预报员的分型和分段经验,本文就此提出了一种分型和分段的方法。分型法试验表明,文中所提出的分型因子常被收入回归方程中;分段法指出了用文中所提出的分段因子可克服分型因子的某种缺点,但该方法尚有待于实践检验。

## 第一部分 分型经验和分型法

### 一、问题

预报员有把不同对象和不同情况进行分型的丰富经验。例如,根据预报员经验,南海台风和西太平洋台风其移行规律有所不同;付高第二次北跳前与付高第二次北跳后,台风的移行规律有所不同,等等。本文第一部分是在使用逐步回归的前提下,提出一种定量地描写预报员分型经验的方法。

### 二、分型数据矩阵

方法的思路:把所得到的样本看成是多种类型的样本,然后检验各类型是否有显著差异,以达到定量地描写预报员分型经验的目的。

为了使方法的气象涵义比较明显,我们采用举例的方式进行讨论。设南海台风为“1”型;太平洋台风为“2”型;付高第二次北跳前为“3”型;付高第二次北跳后为“4”型。又设 $x$ 为预报因子, $y$ 为预报量的实测值。 $x_{it}$ 、 $y_t$ 、 $i$ 为因子编号, $t$ 为样本编号。为了书写统一起见,令 $x_{0t} \equiv 1$ ,并把 $x_0$ 理解为常因子, $i = 0, 1, 2, \dots, n; t = 1, 2, \dots, m$ 。

构造新因子,令

$$V_{it} = \begin{cases} x_{it} & \text{当第 } t \text{ 组样本属于第 } K \text{ 型时,} \\ 0 & \text{当第 } t \text{ 组样本不属于第 } K \text{ 型时,} \end{cases}$$

其中 $K$ 为型的编号, $K = 1, 2, 3, 4; i = 0, 1, 2, \dots, n; t = 1, 2, \dots, m$ 。当 $i = 0$

時，我們稱  $V_i^k$  為分型因子。令

$$X = \begin{pmatrix} x_{01} & x_{11} & \cdots & x_{n1} \\ x_{02} & x_{12} & \cdots & x_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_{0m} & x_{1m} & \cdots & x_{nm} \end{pmatrix}$$

$$Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix}$$

$$W^K = \begin{pmatrix} V_{01}^k & V_{11}^k & \cdots & V_{n1}^k \\ V_{02}^k & V_{12}^k & \cdots & V_{n2}^k \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ V_{0m}^k & V_{1m}^k & \cdots & V_{nm}^k \end{pmatrix}$$

其中  $K=1,2,3,4$ 。易知矩陣  $(X \ Y)$ 、 $(W^1 \ W^2 \ Y)$ 、 $(W^3 \ W^4 \ Y)$  分別為不分型、分“1”與“2”兩型、分“3”與“4”兩型的数据矩陣。最後令

$$U = (X \ W^1 \ W^2 \ W^3 \ W^4 \ Y)$$

U 即為較一般的分型数据矩陣。容易察覺，在矩陣 U 中，預報因子存在以下的關係

$$\left. \begin{matrix} V_i^1 + V_i^2 - x_i = 0 \\ V_i^3 + V_i^4 - x_i = 0 \end{matrix} \right\} (i=0,1,2,\dots,n) \cdots \cdots \cdots (1)$$

(1)式表示預報因子之間的綫性相關，因此，欲得到與矩陣 U 相對應的全迴歸解，必須採用無用參數方法。然而，在逐步迴歸中，不存在採用無用參數方法的問題。因為，當吸收了  $V_i^1, V_i^2, x_i$  (或  $V_i^3, V_i^4, x_i$ ) 三個因子中某兩個因子時，根據無用參數原理，剩下的未被吸收的那個因子，其對方差減小的貢獻必定為零。再根據逐步迴歸原理，未被吸收的那個因子，不會被吸收了，故不存在使用無用參數方法問題。因其形式證明較易，故證明在此從略。

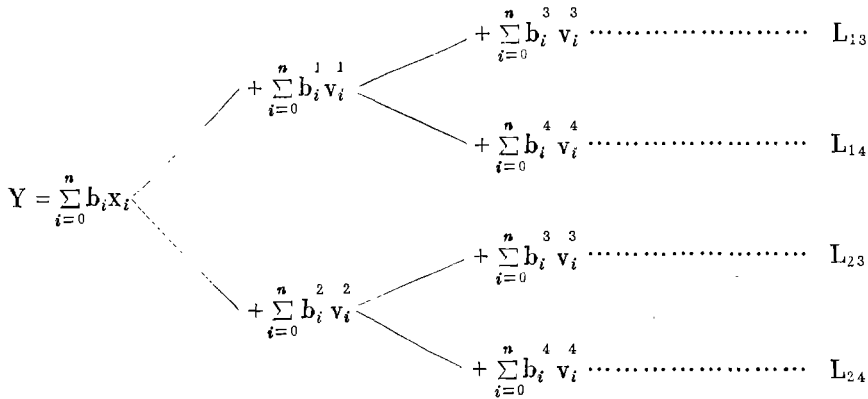
三、矩阵 U 的解

在一定的显著水平之下，使用逐步回归，得到与矩阵 U 相对应的解，其中吸收了某些因子，另一些因子未被吸收，从现在起约定：我们始终把解写成全回归解或类似于全回归解的形式，只要我们把那些未被吸收的因子的回归系数理解为零就行了。经过统计检验，不外出现以下四种情况之一。

第一种情况，1型与2型，3型与4型有显著差异，相应的解为

$$Y = \sum_{i=0}^n b_i x_i + \sum_{i=0}^n b_i^1 x_i^1 + \sum_{i=0}^n b_i^2 x_i^2 + \sum_{i=0}^n b_i^3 x_i^3 + \sum_{i=0}^n b_i^4 x_i^4 \dots\dots\dots (2)$$

其中 Y 为预报值， $b_i^k$  为回归系数， $i = 0, 1, 2, \dots, n$ ； $K = 1, 2, 3, 4$ 。把(2)式写成分枝形式：



- 第二次付高北跳前，预报南海台风，用方程  $L_{13}$ ；
- 第二次付高北跳后，预报南海台风，用方程  $L_{14}$ ；
- 第二次付高北跳前，预报太平洋台风，用方程  $L_{23}$ ；
- 第二次付高北跳后，预报太平洋台风，用方程  $L_{24}$ ；

前面所说“1型与2型，3型与4型有显著差异”的意义现在可说明一下了。

(一) 如果有某个  $b_i \neq 0$ ，则，①只要  $b_i^1$  与  $b_i^2$  中有一个不等于零，即表示1型与2型有显著差异；②只要  $b_i^3$  与  $b_i^4$  中有一个不等于零，即表示3型与4型有显著差异。(二) 如果有某个  $b_i = 0$ ，则，①只要  $b_i^1$  与  $b_i^2$  有显著差异，即表示1型与2型有显著差异；②只要  $b_i^3$  和  $b_i^4$  有显著差异，即表示3型与4型有显著差异。

第二种情况，1型与2型有显著差异，而3型与4型无显著差异，其相应的解为

$$Y = \sum_{i \neq 0}^n b_i x_i + \sum_{i=0}^n b_i^1 v_i^1 + \sum_{i=0}^n b_i^2 v_i^2 \dots\dots\dots (3)$$

把(3)式写成分枝形式

$$Y = \sum_{i=0}^n b_i x_i \begin{cases} + \sum_{i=0}^n b_i^1 v_i^1 \dots\dots\dots L_1 \\ + \sum_{i=0}^n b_i^2 v_i^2 \dots\dots\dots L_2 \end{cases}$$

預報南海台风, 用方程  $L_1$ ;

預報太平洋台风, 用方程  $L_2$ 。

第三种情况, 3型与4型有显著差异, 而1型与2型无显著差异, 其相应的解为

$$Y = \sum_{i=0}^n b_i x_i + \sum_{i=0}^n b_i^3 v_i^3 + \sum_{i=0}^n b_i^4 v_i^4 \dots\dots\dots (4)$$

把(4)式写成分枝形式

$$Y = \sum_{i=0}^n b_i x_i \begin{cases} + \sum_{i=0}^n b_i^3 v_i^3 \dots\dots\dots L_3 \\ + \sum_{i=0}^n b_i^4 v_i^4 \dots\dots\dots L_4 \end{cases}$$

付高第二次北跳前, 用方程  $L_3$ ;

付高第二次北跳后, 用方程  $L_4$ 。

第四种情况, 1型与2型, 3型与4型都无显著差异, 其相应的解为

$$Y = \sum_{i=0}^n b_i x_i \dots\dots\dots (5)$$

不管是什么类型, 都用(5)式作預押。

关于矩陣  $U$  的解的四种情况的討論至此結束。关于矩陣  $U$  在应用上是否有实际意义, 我們将在第三部分討論这个問題。下面討論一个特殊的但較重要的情况。

約定: 把分型因子看作参变数, 不看作自变量。

假定: 各类型所对应的超迴归平面相互平行, 則矩陣  $U$  退化为

$$U = \begin{pmatrix} x_{01} & x_{11} & \dots\dots & x_{n1} & v_{01}^1 & v_{01}^2 & v_{01}^3 & v_{01}^4 & y_1 \\ x_{02} & x_{12} & \dots\dots & x_{n2} & v_{02}^1 & v_{02}^2 & v_{02}^3 & v_{02}^4 & y_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ x_{0m} & x_{1m} & \dots\dots & x_{nm} & v_{0m}^1 & v_{0m}^2 & v_{0m}^3 & v_{0m}^4 & y_m \end{pmatrix}$$

此时,  $V_0^k$  ( $k=1, 2, 3, 4$ ) 起分型作用。形式为  $V_0$  的因子在气象统计预报方面应用较广, 其名称尚未取得统一, 有离散因子, 假因子、(1, 0) 因子等名称, 下面我们再从另一角度讨论在气象统计预报中引进因子  $V_0$  的思路。

若不管什么类型, 都用方程

$$Y = \sum_{i=0}^n b_i x_i \dots\dots\dots (5)$$

作预报, 则不能反应出各类型之间的差异, 这不符合预报员的实践经验。为了使方程 (5) 能反应出各类型之间的差异, 最简单的办法是引进一个因子  $A$ , 建立方程

$$Y = \sum_{i=0}^n b_i x_i + BA \dots\dots\dots (6)$$

其中  $B$  为回归系数, 而

$$A = \begin{cases} A_1 & \text{当第二次付高北跳前出现南海台风时, 记作〔1〕型,} \\ A_2 & \text{当第二次付高北跳后出现南海台风时, 记作〔2〕型,} \\ A_3 & \text{当第二次付高北跳前出现太平洋台风时, 记作〔3〕型,} \\ A_4 & \text{当第二次付高北跳后出现太平洋台风时, 记作〔4〕型,} \end{cases}$$

其中  $A_1, A_2, A_3, A_4$  为四个待定常数。现在的问题是如何选择  $A_1, A_2, A_3, A_4$  之数值, 使

$$Q = \sum_{t=1}^m \left[ y_t - \left( \sum_{i=0}^n b_i x_i + BA_t \right) \right]^2 \rightarrow \text{最小}$$

有两条可达到目的道路: (一) 采用非线性模型中参数确定的方法, 但, 这种办法的计算量很大, 不宜采取; (二) 采用最小二乘法, 但, 最小二乘法只能估计  $b_0, b_1, \dots, b_n, B$ , 而无法估计处于变量地位的  $A_1, A_2, A_3, A_4$  之值。为了使最小二乘法也能估计  $A_1, A_2, A_3, A_4$  之值, 必须把  $A_1, A_2, A_3, A_4$  从处于变量的地位转移到处于回归系数的地位。为此, 作变换, 引进因子:

$$V_0^{(k)} = \begin{cases} 1 & \text{当出现第〔k〕型时,} \\ 0 & \text{当不出现第〔k〕型时,} \end{cases}$$

其中  $k=1, 2, 3, 4$ 。于是可把 (6) 式改写为:

$$Y = \sum_{i=0}^n b_i x_i + \sum_{i=1}^4 BA_i V_0^{(i)}$$

令  $b^{(i)} = BA_i, i=1, 2, 3, 4$ , 则上式又可写为:

$$Y = \sum_{i=0}^n b_i x_i + \sum_{i=1}^4 b^{(i)} V_0^{(i)}$$

于是估计 $A_1, A_2, A_3, A_4$ 的数值问题转化为估计 $b^{(1)}, b^{(2)}, b^{(3)}, b^{(4)}$ 的问题, 而 $b^{(1)}, b^{(2)}, b^{(3)}, b^{(4)}$ 可用最小二乘法估计。 $V_0^{(k)}$  ( $k=1, 2, 3, 4$ )就是分型因子(或称假因子等), 它对各型的预报值起修正作用。

## 第二部分 分段经验和分段法

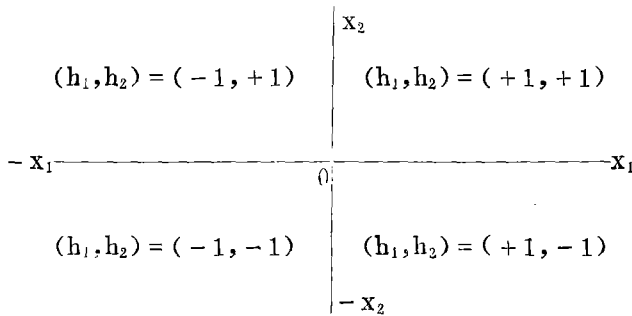
### 一、问题

预报员针对预报对象, 有把某些预报因子分为两段考虑的丰富的分段经验。例如, 初始位置大于 $18^\circ N$ 的台风与初始位置小于 $18^\circ N$ 的台风, 其移行规律有所不同; 初始位置大于 $120^\circ E$ 的台风与初始位置小于 $120^\circ E$ 的台风, 其移行规律有所不同, 等等。本文第二部分就是在使用逐步回归的前提下, 提出一种定量地描写预报员分段经验的方法。

### 二、分段数据矩阵

为了定量地描写预报员的分段经验, 我们先讨论一个数学问题。如果我们只求对每个自变量 $x_i$ , ( $i=1, 2, \dots, n$ ), 在分点分为两段, 即右段 $x_i > 0$ , 左段 $x_i < 0$ , 那末, 如何把曲线分段拟合方法, 推广到 $n$ 个自变量的情形? 下面着手讨论这个问题。

设在 $n+1$ 维空间中的 $n+1$ 个正交轴 $\overline{-x_1 O x_1}, \dots, \overline{-x_n O x_n}, \overline{-y O y}$ 交于 $O$ 点, 其中 $n$ 个正交轴 $\overline{-x_1 O x_1}, \dots, \overline{-x_n O x_n}$ 把超平面 $y=0$ 分为 $2^n$ 个 $n$ 维子空间(或说分为 $2^n$ 个 $n$ 维的子平面)。我们用序列 $(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n)$ 表示这 $2^n$ 个子空间, 其中 $h_j = +1$ 或 $-1, j=1, 2, \dots, n$ , 符号 $(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n)$ 的意义见示意图。示意图是对应于 $n+1=3$ ,



示意图

即 $n=2$ 的情形, 为使图形简明, 图中未画出 $\overline{-y O y}$ 轴。符号 $M(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n)$ 表示点 $M$ 属于子空间 $(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n)$ 。 $x_i(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n)$ 表示第 $i$ 个坐标值为 $x_i$ 的那个点 $M$ 属于子空间 $(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n)$ 。令

$$y(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n) = b_0(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n) + b_1(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n)x_1(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n) + \dots + b_n(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n)x_n(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n) \dots \quad (1)$$

其中  $b_i(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n)$  在子空间  $(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n)$  上是某常数, (1) 式为定义在子空间  $(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n)$  上的线性函数, 或说是  $n+1$  维空间中的超平面, 这种超平面共有  $2^n$  块。定义函数  $\tilde{y}$ :

$$\tilde{y} = \begin{cases} y(1, \dots, 1, \dots, 1) & \text{当 } M \in (1, \dots, 1, \dots, 1) \text{ 时} \\ \dots\dots\dots \\ y(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n) & \text{当 } M \in (h_1, \dots, h_j, \dots, h_n) \text{ 时} \\ \dots\dots\dots \\ y(-1, \dots, -1, \dots, -1) & \text{当 } M \in (-1, \dots, -1, \dots, -1) \text{ 时} \end{cases} \quad (2)$$

若(1)式所定义的  $2^n$  个函数  $y(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n)$  能在边界  $x_i = 0, \dots, \dots$ , 边界  $x_n = 0$  处两两满足衔接条件 (这里仅指连续条件), 则(2)式就成为  $n+1$  维空间中的超折面。在边界处, 对函数  $\tilde{y}$  的值作如下规定: 令

$$y(h_1, \dots, h_{j-1}, -1, h_{j+1}, \dots, h_n) \Big|_{x_j \rightarrow -0} \equiv y(h_1, \dots, h_{j-1}, +1, h_{j+1}, \dots, h_n) \Big|_{x_j \rightarrow +0} \dots\dots\dots \quad (3)$$

其中  $j = 1, 2, \dots, n$ 。(3) 式两边的极限值就作为函数  $\tilde{y}$  在  $x_j = 0$  处的数值。在这种规定下, 由几何知识不难知道, (3) 式就是连续条件。下面我们讨论一条性质。

〔性质〕 把(2)式改写成下面的(4)式

$$\tilde{y} = b_0^{(0)} + \sum_{i=1}^n \left[ b_i^{(+1)} x_i^{(+1)} + b_i^{(-1)} x_i^{(-1)} \right] \dots\dots\dots \quad (4)$$

的充要条件是连续条件(3)式。其中  $b_0^{(0)}, b_i^{(+1)}, b_i^{(-1)}$  为常数,

$$x_i^{(+1)} = \begin{cases} x_i & \text{当 } x_i \geq 0 \text{ 时} \\ 0 & \text{当 } x_i < 0 \text{ 时} \end{cases} \dots\dots\dots \quad (5)$$

$$x_i^{(-1)} = \begin{cases} x_i & \text{当 } x_i \leq 0 \text{ 时} \\ 0 & \text{当 } x_i > 0 \text{ 时} \end{cases} \dots\dots\dots \quad (6)$$

$i = 1, 2, \dots, n$ 。

〔证明〕 先证明充分性。把(1)式代入(3)式, 要注意(3)式是恒等式, 便可

得到

$$\begin{aligned}
 b_i(h_1, \dots, h_{j-1}, -1, h_{j+1}, \dots, h_n) &= \\
 &= b_i(h_1, \dots, h_{j-1}, +1, h_{j+1}, \dots, h_n) \dots\dots\dots (7)
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 b_0(h_1, \dots, h_{j-1}, -1, h_{j+1}, \dots, h_n) &= \\
 &= b_0(h_1, \dots, h_{j-1}, +1, h_{j+1}, \dots, h_n) \dots\dots\dots (8)
 \end{aligned}$$

其中, 对于(7)式 $i \neq j$ ;  $i, j = 1, 2, \dots, n$ , 对于(8)式 $j = 1, 2, \dots, n$ 。

現在着手簡化(7)式。為了避免被脚標搞得眼花繚亂, 而又不喪失一般性, 我們先考察 $b_i = b_1, h_1 = 1$ 的情形, 把它詳細寫出來就是

$$(9) \left\{ \begin{aligned}
 &b_1(1, -1, h_3, \dots, h_n) = b_1(1, +1, h_3, \dots, h_n) \\
 &\dots\dots\dots \\
 &b_1(1, h_2, \dots, h_{j-1} - 1, h_{j+1}, \dots, h_k, \dots, h_n) = \\
 &= b_1(1, h_2, \dots, h_{j-1} + 1, h_{j+1}, \dots, h_k, \dots, h_n) \dots\dots\dots (9)_j \\
 &\dots\dots\dots \\
 &b_1(1, h_2, \dots, h_j, \dots, h_{k-1} - 1, h_{k+1}, \dots, h_n) = \\
 &= b_1(1, h_2, \dots, h_j, \dots, h_{k-1} + 1, h_{k+1}, \dots, h_n) \dots\dots\dots (9)_k \\
 &\dots\dots\dots \\
 &b_1(1, h_2, \dots, h_{n-1} - 1) = b_1(1, h_2, \dots, h_{n-1} + 1)
 \end{aligned} \right.$$

下面我們證明由(9)式中可得到

$$b_1(1, h_2, \dots, h_n) = b_1^{(+1)} \dots\dots\dots (10)$$

其中 $b_1^{(+1)}$ 在所有子空 $(1, h_2, \dots, h_n)$ 上是常數, 或說在 $x_1 \geq 0$ 處是常數。

証: (1)不難看出, (9)式包含了 $b_1(1, h_1, \dots, h_n)$ , 而无一遺漏。因此, 為了証明(10)式成立, 只須証明(9)式中任意兩個等式(9)<sub>j</sub>和(9)<sub>k</sub>能够連等就行了。于是問題歸結為要証明下式成立。

$$(9)_j \text{ 的某一端} = (9)_k \text{ 的某一端} \dots\dots\dots (11)$$

(2)細察(9)<sub>j</sub>和(9)<sub>k</sub>的表達形式, 便知只須在

$$(i) h_j = 1, h_k = 1; (ii) h_j = 1, h_k = -1; (iii) h_j = -1, h_k = 1; (iv) h_j = -1, h_k = -1$$

四種情況之下, 若能証明(11)式成立就行了。

(3)分別把(i)、(ii)、(iii)、(iv)代入(9)<sub>j</sub>和(9)<sub>k</sub>進行比較, 便知(11)式成立, 于是关于(10)式成立証畢。

同理 
$$b_1(-1, h_2, \dots, h_n) = b_1^{(-1)}$$

其中  $b_1^{(-1)}$  在 $x_1 \leq 0$ 處是常數。

$$\text{同理 } \left. \begin{aligned} b_i(h_1, \dots, h_{i-1}, +1, h_{i+1}, \dots, h_n) &= b_i^{(+1)} \\ b_i(h_1, \dots, h_{i-1}, -1, h_{i+1}, \dots, h_n) &= b_i^{(-1)} \end{aligned} \right\} \dots\dots\dots (12)$$

其中  $b_i^{(+1)}$  为在  $x_i \geq 0$  处是常数,  $b_i^{(-1)}$  为在  $x_i \leq 0$  处是常数,  $i = 1, 2, \dots, n$ 。

(12)式就是从(7)式出发所得到的最后结果。

现在着手简化(8)式。简化(8)式的方法与简化(7)式的方法是一样的,其不同之处仅在于对(7)式有  $i \neq j$  的限制,而对于(8)式无此种限制。我们仿造由(7)式得到(12)式的方法,可由(8)式得到

$$\left. \begin{aligned} b_0(-1, h_2, \dots, h_n) &= b_0(+1, h_2, \dots, h_n) = c_1 \\ \dots\dots\dots \\ b_0(h_1, \dots, h_{j-1}, -1, h_{j+1}, \dots, h_n) &= b_0(h_1, \dots, h_{j-1}, +1, h_{j+1}, \dots, h_n) = c_j \\ \dots\dots\dots \\ b_0(h_1, \dots, h_{n-1}, -1) &= b_0(h_1, \dots, h_{n-1}, +1) = c_n \end{aligned} \right\} \dots\dots\dots (13)$$

其中  $c_1, \dots, c_j, \dots, c_n$  对于任意的  $x_i$  值是常数,  $i = 1, 2, \dots, n$ 。

我们再一次利用由(7)式得到(12)式的办法,由(13)式可得到

$$b_0(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n) = b_0^{(0)} \dots\dots\dots (14)$$

其中  $b_0^{(0)}$  对于任意的  $x_i$  值是常数,  $i = 1, 2, \dots, n$ 。(14)就是从(8)式出发所得到的最后结果。

有了(12)式和(14)式之后,可开始着手简化(2)式。为此,先把(1)式改写为

$$\begin{aligned} y(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n) &= b_0(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n) + b_1(1, h_2, \dots, h_n)x_1(1, h_2, \dots, h_n) + \\ &+ b_1(-1, h_2, \dots, h_n)x_1(-1, h_2, \dots, h_n) + \dots + b_j(h_1, \dots, h_{j-1}, \\ &+ 1, h_{j+1}, \dots, h_n)x_j(h_1, \dots, h_{j-1}, +1, h_{j+1}, \dots, h_n) + \\ &+ b_j(h_1, \dots, h_{j-1}, -1, h_{j+1}, \dots, h_n)x_j(h_1, \dots, h_{j-1}, -1, h_{j+1}, \dots, h_n) \\ &+ \dots\dots + b_n(h_1, \dots, h_{n-1}, +1)x_n(h_1, \dots, h_{n-1}, +1) + \\ &+ b_n(h_1, \dots, h_{n-1}, -1)x_n(h_1, \dots, h_{n-1}, -1) \dots\dots\dots (15) \end{aligned}$$

只要我們約定:

$$\begin{aligned} x_j(h_1, \dots, h_{j-1}, +1, h_{j+1}, \dots, h_n) &= \\ &= \begin{cases} x_j(h_1, \dots, h_{j-1}, +1, h_{j+1}, \dots, h_n) & \text{当 } M \in (h_1, \dots, h_{j-1}, +1, h_{j+1}, \dots, h_n) \text{ 时} \\ 0 & \text{当 } M \in \overline{(h_1, \dots, h_{j-1}, +1, h_{j+1}, \dots, h_n)} \text{ 时} \end{cases} \\ x_j(h_1, \dots, h_{j-1}, -1, h_{j+1}, \dots, h_n) &= \\ &= \begin{cases} x_j(h_1, \dots, h_{j-1}, -1, h_{j+1}, \dots, h_n) & \text{当 } M \in (h_1, \dots, h_{j-1}, -1, h_{j+1}, \dots, h_n) \text{ 时} \\ 0 & \text{当 } M \in \overline{(h_1, \dots, h_{j-1}, -1, h_{j+1}, \dots, h_n)} \text{ 时} \end{cases} \end{aligned}$$

那末，就可把(1)式改写成与之等价的(15)式。我們利用(12)式、(14)式、(5)式和(6)式，可把(15)式写成簡洁的形式：

$$y(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n) = b_0^{(0)} + \left[ b_1^{(+1)} x_1^{(+1)} + b_1^{(-1)} x_1^{(-1)} \right] + \dots + \left[ b_n^{(+1)} x_n^{(+1)} + b_n^{(-1)} x_n^{(-1)} \right] \dots \dots \dots (16)$$

在(16)式中的  $b_1^{(+1)}$ ,  $b_1^{(-1)}$ ,  $\dots$ ,  $b_n^{(+1)}$ ,  $b_n^{(-1)}$  已可认为与子空間  $(h_1, \dots, h_j, \dots, h_n)$  无关，所以

$$\tilde{y} = b_0^{(0)} + \left[ b_0^{(+1)} x_1^{(+1)} + b_0^{(-1)} x_1^{(-1)} \right] + \dots + \left[ b_n^{(+1)} x_n^{(+1)} + b_n^{(-1)} x_n^{(-1)} \right]$$

或把上式写成

$$\tilde{y} = b_0^{(0)} + \sum_{i=1}^n \left[ b_i^{(+1)} x_i^{(+1)} + b_i^{(-1)} x_i^{(-1)} \right] \dots \dots \dots (4)$$

于是关于連續条件(3)式是充分条件已証毕。下面着手証明(3)式也是必要条件。

我們把(4)式写成

$$\tilde{y} = y(h_1, \dots, h_i, \dots, h_n) = b_0^{(0)} + \sum_{i=1}^n b_i^{(h_i)} x_i^{(h_i)}$$

其中  $h_i = +1$  或  $-1$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ 。取左极限和右极限：

$$\lim_{x_i \rightarrow -0} y(h_1, \dots, h_{i-1}, -1, h_{i+1}, \dots, h_n) = \lim_{x_i \rightarrow -0} \left[ b_0^{(0)} + \sum_{j=1}^{i-1} b_j^{(h_j)} x_j^{(h_j)} + b_i^{(-1)} x_i^{(-1)} + \sum_{j=i+1}^n b_j^{(h_j)} x_j^{(h_j)} \right] = b_0^{(0)} + \sum_{j=1}^{i-1} b_j^{(h_j)} x_j^{(h_j)} + \sum_{j=i+1}^n b_j^{(h_j)} x_j^{(h_j)} \dots \dots \dots (17)$$

$$\lim_{x_i \rightarrow +0} y(h_1, \dots, h_{i-1}, +1, h_{i+1}, \dots, h_n) = \lim_{x_i \rightarrow +0} \left[ b_0^{(0)} + \sum_{j=1}^{i-1} b_j^{(h_j)} x_j^{(h_j)} + b_i^{(+1)} x_i^{(+1)} + \sum_{j=i+1}^n b_j^{(h_j)} x_j^{(h_j)} \right] = b_0^{(0)} + \sum_{j=1}^{i-1} b_j^{(h_j)} x_j^{(h_j)} + \sum_{j=i+1}^n b_j^{(h_j)} x_j^{(h_j)} \dots \dots \dots (18)$$

比較(17)式和(18)式的右端便知

$$(17)式 \equiv (18)式 \dots \dots \dots (19)$$

恒等号表示对任意的  $x_j$  都成立，其中  $j = 1, 2, \dots, n$ 。或把(19)式表达为

$$y(h_1, \dots, h_{j-1}, -1, h_{j+1}, \dots, h_n) \Big|_{x_j \rightarrow -0} \equiv y(h_1, \dots, h_{j-1}, +1, h_{j+1}, \dots, h_n) \Big|_{x_j \rightarrow +0} \dots \dots \dots (3)$$

于是关于連續条件(3)式是必要条件証毕。至此，(3)式是充要条件証毕，

容易直观地看出  $\tilde{y}$  具有以下三条几何性质：

- ① 在  $n+1$  維空間中， $2^n$  块超平面 构成  $\tilde{y}$ ；
- ② 这  $2^n$  块超平面在边界处連續，所以  $\tilde{y}$  是超折面；
- ③ 这  $2^n$  块超平面在  $-\overline{yoy}$  軸上的截距都是  $b_0^{(0)}$ 。

我們还可把(4)式稍加推广。設  $f_i(x_i)$  为  $x_i$  的单值連續函数，在分点  $x_i = x_i^0$  处， $f_i(x_i^0) = a_i$ 。令

$$f_i^{(+1)}(x_i) = \begin{cases} f(x_i) - a_i & \text{当 } x_i \geq x_i^0 \text{ 时,} \\ 0 & \text{当 } x_i < x_i^0 \text{ 时.} \end{cases}$$

$$f_i^{(-1)}(x_i) = \begin{cases} f(x_i) - a_i & \text{当 } x_i \leq x_i^0 \text{ 时,} \\ 0 & \text{当 } x_i > x_i^0 \text{ 时.} \end{cases}$$

其中  $i = 1, 2, \dots, n$ 。令

$$\tilde{y} = b_0^{(0)} + \sum_{i=1}^n \left[ b_i^{(+1)} f_i^{(+1)}(x_i) + b_i^{(-1)} f_i^{(-1)}(x_i) \right] \dots \dots \dots (20)$$

(20)式便是(4)式的一种推广，在(20)式中，用  $2^n$  块超曲面代替了(4)式中的  $2^n$  块超平面。构造矩陣：

$$X^{(1)} = \begin{pmatrix} x_{11}^{(+1)} & x_{11}^{(-1)} & \dots & x_{n1}^{(+1)} & x_{n2}^{(-1)} \\ x_{12}^{(+1)} & x_{12}^{(-1)} & \dots & x_{n2}^{(+1)} & x_{n2}^{(-1)} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ x_{1m}^{(+1)} & x_{1m}^{(-1)} & \dots & x_{nm}^{(+1)} & x_{nm}^{(-1)} \end{pmatrix}$$

为了叙述方便，我們称矩陣

$$S = (X \ X^{(1)} \ Y)$$

为分段数据矩陣,  $x_i^{(+1)}$ ,  $x_i^{(-1)}$  为分段因子, 其中X和Y与第一部分相同。

### 三、矩陣S的解

在使用逐步迴归的前提下, 举例討論如何把矩陣S用于統計預报。

設  $x_1, \dots, x_n$  为  $n$  个預报因子, 根据預报員經驗, 令  $x_1$  为台风初始經度, 以  $120^\circ\text{E}$  为分点;  $x_2$  为台风初始緯度, 以  $18^\circ\text{N}$  为分点;  $x_3$  为台风中心风速, 以  $35$  米/秒为分点; 而  $x_4, \dots, x_n$  据預报員經驗无须分段。对  $x_1, x_2, x_3$  进行加工, 令

$$x_1^{(+1)} = \begin{cases} x_1 - 120 & \text{当 } x_1 - 120 \geq 0 \text{ 时} \\ 0 & \text{当 } x_1 - 120 < 0 \text{ 时} \end{cases}$$

$$x_1^{(-1)} = \begin{cases} x_1 - 120 & \text{当 } x_1 - 120 \leq 0 \text{ 时} \\ 0 & \text{当 } x_1 - 120 > 0 \text{ 时} \end{cases}$$

$$x_2^{(+1)} = \begin{cases} x_2 - 18 & \text{当 } x_2 - 18 \geq 0 \text{ 时} \\ 0 & \text{当 } x_2 - 18 < 0 \text{ 时} \end{cases}$$

$$x_2^{(-1)} = \begin{cases} x_2 - 18 & \text{当 } x_2 - 18 \leq 0 \text{ 时} \\ 0 & \text{当 } x_2 - 18 > 0 \text{ 时} \end{cases}$$

$$x_3^{(+1)} = \begin{cases} x_3 - 35 & \text{当 } x_3 - 35 \geq 0 \text{ 时} \\ 0 & \text{当 } x_3 - 35 < 0 \text{ 时} \end{cases}$$

$$x_3^{(-1)} = \begin{cases} x_3 - 35 & \text{当 } x_3 - 35 \leq 0 \text{ 时} \\ 0 & \text{当 } x_3 - 35 > 0 \text{ 时} \end{cases}$$

据預报員經驗不必使用完整的S矩陣, 只須使用矩陣

$$\tilde{S} = (X \tilde{X}^{(1)} Y)$$

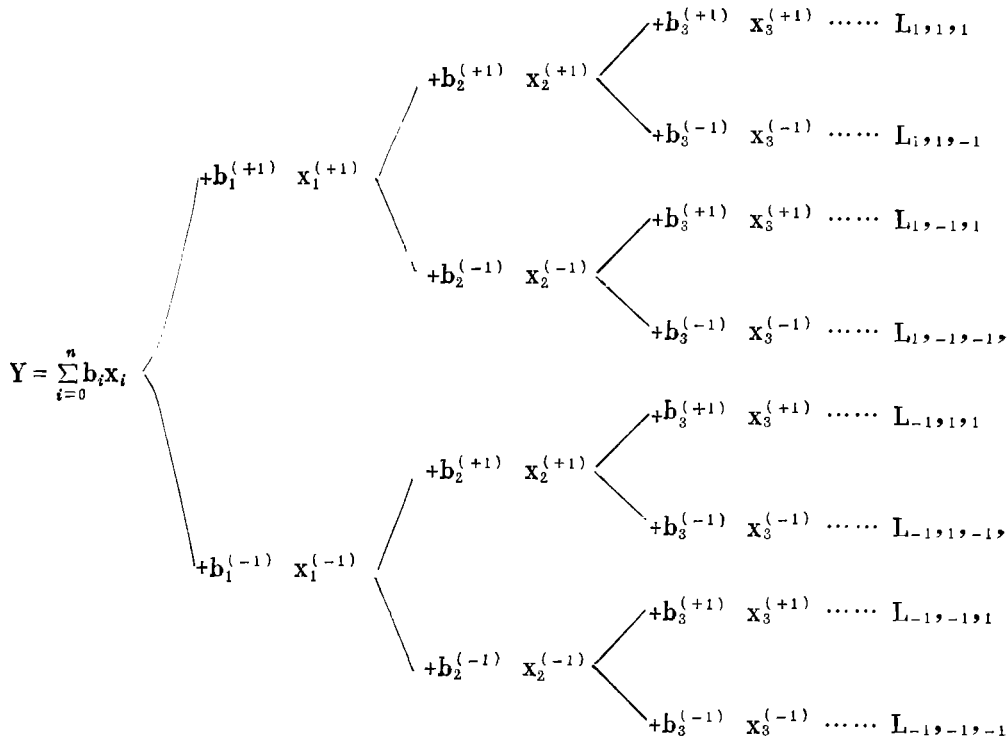
其中 X, Y 与第一部分相同, 而

$$\tilde{X}^{(1)} = \begin{pmatrix} x_{11}^{(+1)} & x_{11}^{(-1)} & \dots & x_{31}^{(+1)} & x_{31}^{(-1)} \\ x_{12}^{(+1)} & x_{12}^{(-1)} & \dots & x_{32}^{(+1)} & x_{32}^{(-1)} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ x_{1m}^{(+1)} & x_{1m}^{(-1)} & \dots & x_{3m}^{(+1)} & x_{3m}^{(-1)} \end{pmatrix}$$

规定显著水平，若因子  $x_1, x_2, x_3$  的分段对方差的减小都有显著贡献，则得到与矩阵  $\tilde{S}$  相应的解

$$Y = \sum_{i=0}^n b_i x_i + \sum_{i=1}^3 \left[ b_i^{(+)} x_i^{(+)} + b_i^{(-)} x_i^{(-)} \right]$$

把上式写成分枝形式



当  $x_1 - 120 \geq 0, x_2 - 18 \geq 0, x_3 - 35 \geq 0$  时用超平面  $L_{1,1,1}$  作预报;

当  $x_1 - 120 \geq 0, x_2 - 18 \geq 0, x_3 - 35 \leq 0$  时用超平面  $L_{1,1,-1}$  作预报, 等等。

矩阵  $\tilde{S}$  的解答共有八种情况，以上只讨论了一种情况，其它七种情况的讨论从略。

### 第三部分 试验情况和问题讨论

#### 一、预报方程和预报实例

我们取1957年至1969年7月至9月的台风个例作为拟合样本，08<sup>h</sup>和20<sup>h</sup>混合。警戒区见附图一。采用的是分型法，从分析的情况来看，采用U矩阵进行拟合可能是较好的。但是，由于U矩阵庞大，受客观条件限制而不能采用U矩阵拟合，只好

采用U矩阵进行拟合，即采用分型因子的办法进行拟合。在第一警戒区用分型因子的办法进行了初步试验，据预报员经验，以18°N为分点，分成两型，建点了以下一套预报方程。

$$\lambda_{24} = -0.00070 + 1.00130[\lambda_{12}] + 0.87110[\lambda_{12} - \lambda_0] - 0.26215[\varphi_{12} - \varphi_0] - 0.38242[V_1] \dots\dots\dots (1)$$

$$\begin{aligned} \varphi_{24} &= 0.00060 + 0.94610[\phi_{12}] + 0.56101[\phi_{12} - \phi_0] + \\ &\quad + 0.04650[\lambda_{12}] - 0.06067[\Delta H_{福州}] - 0.00434[P_{12}] - 0.01526[\psi_{SN}] \\ \lambda_{36} &= 0.00028 + 0.99441[\lambda_{12}] + 1.63521[\lambda_{12} - \lambda_0] + \\ &\quad + 1.03459[v_2] - 0.44967[\phi_{12} - \phi_0] \dots\dots\dots (2) \end{aligned}$$

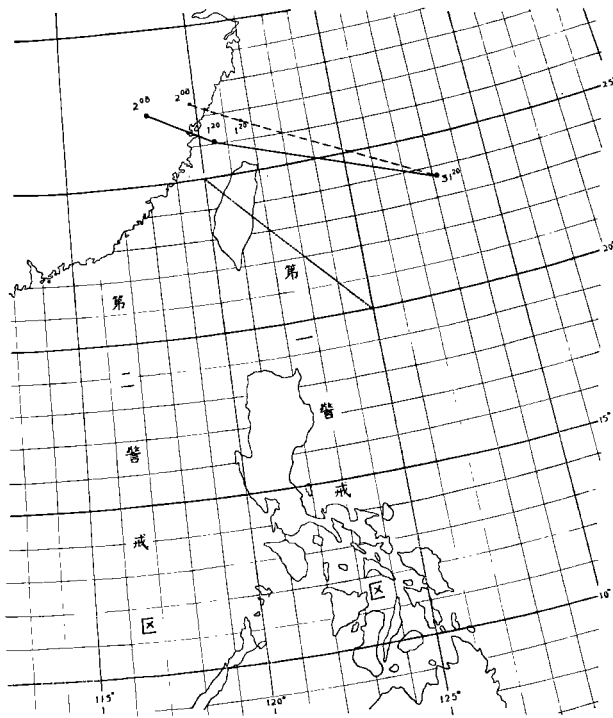
$$\begin{aligned} \varphi_{36} &= -0.00052 + 0.95177[\phi_{12}] + 0.91741[\phi_{12} - \phi_0] + 0.01214[W_{ff}] - \\ &\quad - 0.11047[\Delta H_{福州}] + 0.01533[\lambda_{12}] - 0.03520[\psi_{SN}] \\ \lambda_{48} &= 0.00074 + 0.98789[\lambda_{12}] + 2.37548[\lambda_{12} - \lambda_0] + 1.74502[v_2] + \\ &\quad + 0.28629[\Delta H_{汕头}] + 0.11291[u_{汕头, 1.5}] \dots\dots\dots (3) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \varphi_{48} &= 0.03744 + 1.05228[\phi_{12}] + 1.19492[\phi_{12} - \phi_0] + \\ &\quad + 0.01962[W_{ff}] - 0.13039[\Delta H_{福州}] \\ \lambda_{60} &= 0.00075 + 2.98105[\lambda_{12}] + 2.99066[\lambda_{12} - \lambda_0] + 2.29769[\lambda_2] + \\ &\quad + 0.29205[\Delta H_{马尼}] + 0.12471[u_{汕头, 5}] - 0.12915[\Delta H_{福州} - \\ &\quad - \Delta H_{鹿冲}] + 0.06992[\psi_{sn}] \dots\dots\dots (4) \end{aligned}$$

$$\varphi_{60} = 0.02969 + 1.09077[\phi_{12}] + 1.35519[\phi_{12} - \phi_0] + 0.02698[W_{ff}]$$

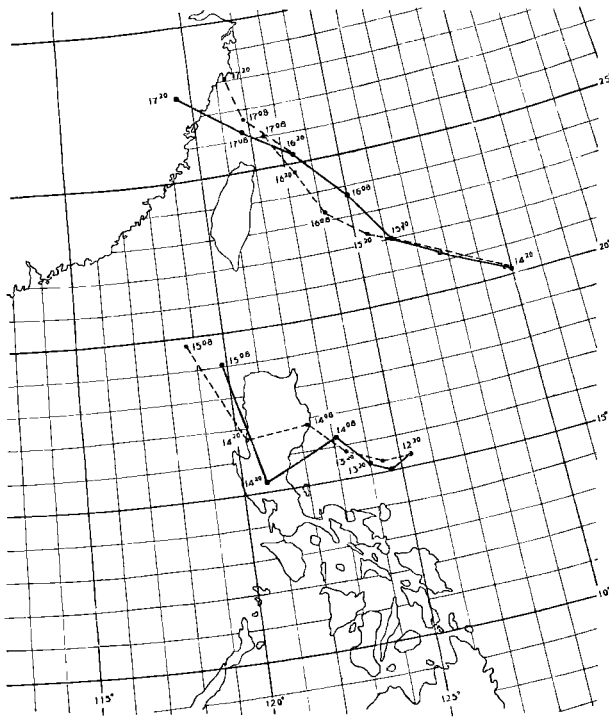
对方程中的预报因子说明如下：

- [λ<sub>0</sub>]：初始经度。
- [φ<sub>0</sub>]：初始纬度。
- [λ<sub>12</sub>]：12小时后的经度。
- [φ<sub>12</sub>]：12小时后的纬度。
- [P<sub>12</sub>]：12小时后的台风中心气压。
- [W<sub>ff</sub>]：台风中心风速。
- [v<sub>1</sub>]：当φ<sub>12</sub> ≥ 18°N取0，当φ<sub>12</sub> < 18°N取1，此即分型因子。
- [ΔH<sub>福州</sub>]：福州500mb24小时变高。
- [ΔH<sub>汕头</sub>]：汕头500mb24小时变高。
- [ΔH<sub>马尼</sub>]：马尼拉500mb24小时变高。
- [ΔH<sub>上福</sub>]：上海、福州500mb高度和之24小时变高。
- [Δ鹿冲]：鹿儿岛、冲绳500mb高度和之24小时变高。
- [U<sub>汕头, 1.5</sub>]：汕头1500mb高空风之纬向分量。
- [U<sub>汕头, 5</sub>]：汕头500mb高空风之纬向分量。



(附图一)

实线为台风实况路径  
虚线为台风预报路径



(附图二)

实线为台风实况路径  
虚线为台风预报路径

$[\phi, N]$ : 从第一个西风槽与北緯 $45^\circ$ 緯綫交点起, 沿 $45^\circ$ 綫向西移动 $7.5$ 經距得到一点M; 再从M点起, 向南移动 $5$ 个緯距处的高度, 減去从M点起向北移 $5$ 个緯距处的高度。

前述一套預报方程在去年7月下旬建立, 此后, 至当年9月底止, 只遇到72年07号、09号、13号等三个台风进入第一警戒区, 对这三个台风作了試报(在实际使用时, 台风未进入警戒区就起报), 試报情况見附图。附图一是07号台风, 附图二之上方为09号台风, 下方为13号台风。其預报效果与經驗預报比較, 还算令人滿意的。

## 二、問題討論

(一)、若分型的标准是非数量性的, 例如把南海台风作为一型, 把太平洋台风作为另一型, 則不存在分点, 也就不存在两型的迴归方程在某分点是否連續的問題。若分型的标准是数量性的, 例如把台风初始緯度大于 $18^\circ\text{N}$ 作为一型, 把小于 $18^\circ\text{N}$ 作为另一型, 則用分型法建立的两型方程在分点 $18^\circ\text{N}$ 是不連續的, 例如分型方程(1)、(2)、(3)、(4)在分点 $18^\circ\text{N}$ 处其跳跃值(絕對值)分别为 $0.38242$ ,  $0.44967$ ,  $1.74502$ ,  $2.29769$ , 这是不合理的。为了克服这缺点, 可用分段因子代替分型因子, 建立分段方程, 在离分点較远处用分型方程作預报, 在分点邻近用分段方程作預报, 这样处理, 在分点邻近处的預报效果可能有所提高。

(二)、由于受客观条件限制, 我們未对U矩陣进行試驗, 所以沒有实例說明U矩陣在实用上是否具有意义。但是, 有一点值得討論的, 就是用U矩陣拟合, 建立的分型方程, 其中每一型都要占用其它型的資料, 在目前气象資料較少的情況下, U矩陣在一定程度上克服了需要分型而又感到資料不多的困难, 这可能是U矩陣的一个主要优点。

(三)、分段法实质上是提供了一种非綫性的拟合方法——超折面的拟合方法, 其效果如何, 有待試驗。