

Logistic 曲線의 係數를 推定하는 한 方法

胡 文 龍

1. 序 論

Logistic 曲線은 特히 發展이 人口의 增加에 依存하는 産業(例컨대 自動車生産)과 衰退過程에 있는 産業에 잘 適應한다.

Model 式을

$$(1.1) \quad Y_i = \frac{1}{a \cdot b^i + c} + d$$

으로 表示하여 母數 a, b, c 를 推定하는 方法으로 는 H. Hotelling의 方法, 三分割法, 最小自乘法 등이 알려져 있으나 computer를 利用하여 最小自乘法으로 母數를 推定할 경우, 初期值를 무엇으로 設定하느냐에 따라 數值解法上의 여러가지 問題點이 發生한다.

(1.1) 式에서

$$Y_i - d = \frac{1}{a \cdot b^i + c} \quad (d \text{는 input data로 준다})$$

을 變形하여

$$\frac{1}{Y_i - d} = a \cdot b^i + c$$

여기서 $\frac{1}{Y_i - d} = y_i$

로 두면 (1.1) 式은

$$(1.2) \quad y_i = a \cdot b^i + c$$

이 된다.

本論文에서는 母數의 推定을 最小自乘法의 생각을 導入하여 非線型連立方程式의 解를 Newton-Raphson의 反復法으로 구하되 (1.2) 式의 母數 a, b, c 를 三分割法으로 推定한 값을 初期值로 設定함으로써 보다 精密하고 수렴속도가 빠르게 解를 구하고자 한다.

2. 初期值의 設定

三分割法에 依하여 系列 $\{X_i\}$ 의 項數를 3의 倍數 $N=3n$ (餘分項은 가장 오래된 것을 버린다)로 整理하고, 系列을 3等分해서 各部分系列의 合을 s_1, s_2, s_3 라 하고 다음과 같이 母數 a, b, c 의 推定值 a_0, b_0, c_0 를 計算한다. 系列의 全項數를 N_1 이라 할 때

$$b^n = \frac{s_3 - s_2}{s_2 - s_1}$$

여기서 $b^n = B$ 라 두면 $b = B^{\frac{1}{n}}$,

$$\hat{B}_1 = \log b = \frac{1}{n} \log B \text{라 할 때}$$

$$(2.1) \quad b_0 = e^{\hat{B}_1}$$

$$(2.2) \quad a_0 = (s_2 - s_1) \frac{b_0 - 1}{(b_0^n - 1) \cdot b_0^{N_1 - N + 1}}$$

$$(2.3) \quad c_0 = \frac{1}{n} (s_1 - a_0 \cdot b_0^{N_1 - N + 1} \cdot \frac{b_0^n - 1}{b_0 - 1})$$

3. Newton-Raphson의 反復法에 의한 係數推定

model 式 (1.2) 式을

$$y_i = f(a, b, c, t)$$

라 두자. 이 曲線이 回歸曲線이 되게 最小自乘法을 適用하여

$$\varphi(a, b, c) = \sum_i \{X_i - f(a, b, c, t)\}^2$$

에서 $\varphi(a, b, c)$ 가 最小가 되는 a, b, c 의 값 $\hat{a}, \hat{b}, \hat{c}$ 을 推定하자.

$\varphi(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c})$ 를 $\hat{a}, \hat{b}, \hat{c}$ 에 관해서 各各 偏微分해서 0이라 두면

$$(3.1) \begin{cases} \frac{\partial \varphi(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c})}{\partial \hat{a}} = \varphi_a(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c}) = 0 \\ \frac{\partial \varphi(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c})}{\partial \hat{b}} = \varphi_b(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c}) = 0 \\ \frac{\partial \varphi(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c})}{\partial \hat{c}} = \varphi_c(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c}) = 0 \end{cases}$$

이 連立方程式을 풀어서 $\hat{a}, \hat{b}, \hat{c}$ 를 구하는데 Newton-Raphson의 反復法을 利用하자.

$\varphi_a(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c})$ 를 (2.1), (2.2), (2.3)의 初期值 (a_0, b_0, c_0) 의 近傍에서 Taylor의 展開를 하면

$$\begin{aligned} \varphi_a(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c}) &= \varphi_a(a_0, b_0, c_0) + (\hat{a} - a_0)\varphi_{a\hat{a}}(a_0, b_0, c_0) \\ &\quad + (\hat{b} - b_0)\varphi_{a\hat{b}}(a_0, b_0, c_0) \\ &\quad + (\hat{c} - c_0)\varphi_{a\hat{c}}(a_0, b_0, c_0) + \dots \end{aligned}$$

여기서 $(\hat{a} - a_0)^2, (\hat{b} - b_0)^2, (\hat{c} - c_0)^2$ 以後의 項을 버리면

$$\begin{aligned} \varphi_a(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c}) &\approx \varphi_a(a_0, b_0, c_0) + (\hat{a} - a_0)\varphi_{a\hat{a}}(a_0, b_0, c_0) \\ &\quad + (\hat{b} - b_0)\varphi_{a\hat{b}}(a_0, b_0, c_0) \\ &\quad + (\hat{c} - c_0)\varphi_{a\hat{c}}(a_0, b_0, c_0) \end{aligned}$$

가 된다.

$$\hat{a} - a_0 = \Delta a, \quad \hat{b} - b_0 = \Delta b, \quad \hat{c} - c_0 = \Delta c$$

라 두면

$$\begin{aligned} \varphi_a(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c}) &\approx \varphi_a(a_0, b_0, c_0) + \Delta a \varphi_{a\hat{a}}(a_0, b_0, c_0) \\ &\quad + \Delta b \varphi_{a\hat{b}}(a_0, b_0, c_0) + \Delta c \varphi_{a\hat{c}}(a_0, b_0, c_0) \end{aligned}$$

같은 方法으로

$$\begin{aligned} \varphi_b(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c}) &\approx \varphi_b(a_0, b_0, c_0) + \Delta a \varphi_{b\hat{a}}(a_0, b_0, c_0) \\ &\quad + \Delta b \varphi_{b\hat{b}}(a_0, b_0, c_0) + \Delta c \varphi_{b\hat{c}}(a_0, b_0, c_0) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \varphi_c(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c}) &\approx \varphi_c(a_0, b_0, c_0) + \Delta a \varphi_{c\hat{a}}(a_0, b_0, c_0) \\ &\quad + \Delta b \varphi_{c\hat{b}}(a_0, b_0, c_0) + \Delta c \varphi_{c\hat{c}}(a_0, b_0, c_0) \end{aligned}$$

이다. 이를 行列方程式으로 表示하면

$$\begin{aligned} \begin{pmatrix} \varphi_a(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c}) \\ \varphi_b(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c}) \\ \varphi_c(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c}) \end{pmatrix} &\approx \begin{pmatrix} \varphi_a(a_0, b_0, c_0) \\ \varphi_b(a_0, b_0, c_0) \\ \varphi_c(a_0, b_0, c_0) \end{pmatrix} \\ &\quad + \begin{bmatrix} \varphi_{a\hat{a}} & \varphi_{a\hat{b}} & \varphi_{a\hat{c}} \\ \varphi_{b\hat{a}} & \varphi_{b\hat{b}} & \varphi_{b\hat{c}} \\ \varphi_{c\hat{a}} & \varphi_{c\hat{b}} & \varphi_{c\hat{c}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta a \\ \Delta b \\ \Delta c \end{bmatrix} \end{aligned}$$

이다.

$$\begin{bmatrix} \varphi_{a\hat{a}} & \varphi_{a\hat{b}} & \varphi_{a\hat{c}} \\ \varphi_{b\hat{a}} & \varphi_{b\hat{b}} & \varphi_{b\hat{c}} \\ \varphi_{c\hat{a}} & \varphi_{c\hat{b}} & \varphi_{c\hat{c}} \end{bmatrix} = M$$

이라 두면 (3.1)式에 의하여 (3.2)式은

$$\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \approx \begin{bmatrix} \varphi_a(a_0, b_0, c_0) \\ \varphi_b(a_0, b_0, c_0) \\ \varphi_c(a_0, b_0, c_0) \end{bmatrix} + M \begin{bmatrix} \Delta a \\ \Delta b \\ \Delta c \end{bmatrix}$$

가 된다. 따라서

$$\begin{bmatrix} \Delta a \\ \Delta b \\ \Delta c \end{bmatrix} \approx -M^{-1} \begin{bmatrix} \varphi_a(a_0, b_0, c_0) \\ \varphi_b(a_0, b_0, c_0) \\ \varphi_c(a_0, b_0, c_0) \end{bmatrix}$$

곧, $(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c})$ 에 충분히 가까운 값 (a_k, b_k, c_k) 를 알때

$$\begin{bmatrix} a_{k+1} \\ b_{k+1} \\ c_{k+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_k \\ b_k \\ c_k \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \Delta a \\ \Delta b \\ \Delta c \end{bmatrix}$$

로부터 精密한 $(\hat{a}, \hat{b}, \hat{c})$ 의 近似值가 求해진다.

4. 結 論

computer를 利用하여 Newton-Raphson의 反復法으로 Logistic曲線의 係數 a, b, c 를 推定할 때 初期值로서 三分割法으로 구한 값을 設定하는 경우

1) 10回程度反復조작하여도 수렴하지 않으면 三分割法으로 구한 값을 推定値로 한다.

2) 同一한 Routine을 계속 사용함으로써 computer의 기억장치의 공간을 절약할 수 있다.

3) 끝수처리에 의한 誤差를 最小로 할 수 있다.

4) 他方法에 比하여 수렴속도가 빠르다.

참 고 문 헌

- 1) C. Radhakrishna Rao "Linear Statistical Inference and Its Applications" Wiley, (1973).
- 2) Richard L. Mills "Statistics for Applied Economics and Business" McGRAW-HILL (1977)
- 3) George E.P. Box "Time Series Analysis" Holden-Day (1970).
- 4) FACOM "TIMS解說書" 富士通
- 5) 文炳洙 "數值解析" 二友出版社 (1980).