

補足 1-1 式(1.7)および(1.8)のパラメタ値の推定

まず、式(1.7)の場合について説明する。

$$\begin{aligned} SSE &= \sum_{i=1}^N \{\log \psi_i - (\log k + \beta \log \phi_i)\}^2 \\ &= \sum_{i=1}^N \{y_i - (a + \beta x_i)\}^2 \end{aligned} \quad (1.7)$$

式(1.7)は、次の近似式

$$y_i \approx a + \beta x_i \quad (1.6)$$

の誤差の2乗和である。

いま、

$$\mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_N \end{bmatrix}, \quad \mathbf{X} = \begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & x_N \end{bmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} a \\ \beta \end{bmatrix}$$

とおくと、近似式(1.6)は次式にまとめることができる。

$$\mathbf{y} \approx \mathbf{X}\mathbf{b} \quad (\text{附 1.1.1})$$

このとき、式(附 1.1.1)における誤差の2乗和を最小にするパラメタ \mathbf{b} の値は、次式で与えられる(Hogg et al., 2005)。

$$\mathbf{b} = (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}'\mathbf{y}$$

式(1.8)の場合は、パラメタ θ のために線形回帰分析が使えないので、極値探索法を用いる(附録 E を参照)。ここでは、共役勾配法による極値探索を行うために、以下の偏導関数を用いた。

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial \beta} SSE_1 &= \frac{\partial}{\partial \beta} \sum_i [\log \psi_i - \{\log k + \beta \cdot \log(\phi_i - \theta)\}]^2 \\ &= \sum 2[\log \psi_i - \{\log k + \beta \cdot \log(\phi_i - \theta)\}] \times \{-\log(\phi_i - \theta)\} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= -2 \sum [\log \psi_i - \{\log k + \beta \cdot \log(\phi_i - \theta)\}] \times \log(\phi_i - \theta) \\
\frac{\partial}{\partial k} SSE_1 &= \sum 2 [\log \psi_i - \{\log k + \beta \cdot \log(\phi_i - \theta)\}] \times \left\{ -\frac{1}{k} \right\} \\
&= -\frac{2}{k} \sum [\log \psi_i - \{\log k + \beta \cdot \log(\phi_i - \theta)\}] \\
\frac{\partial}{\partial \theta} SSE_1 &= \sum 2 [\log \psi_i - \{\log k + \beta \cdot \log(\phi_i - \theta)\}] \times \left\{ -\frac{\beta \times (-1)}{\phi_i - \theta} \right\} \\
&= 2\beta \sum [\log \psi_i - \{\log k + \beta \cdot \log(\phi_i - \theta)\}] / (\phi_i - \theta)
\end{aligned}$$

ここで、パラメタ β 、 k および θ には以下の制約がある。

$$\beta > 0, \quad k > 0, \quad \theta < \phi_0 = \min\{\phi_i\}$$

上の制約条件を満たす範囲で極値探索を行うために、次の変数変換を行う。

$$\beta = \varepsilon + b^2, \quad k = \varepsilon + h^2, \quad \theta = \phi_0 - \varepsilon - t^2$$

ここで、 ε は十分に小さい正数である。

このとき、変数変換に用いた変数に関する偏導関数は、以下のように与えられる。

$$\begin{aligned}
\frac{\partial}{\partial b} SSE_1 &= \left(\frac{\partial}{\partial \beta} SSE_1 \right) \cdot \frac{d\beta}{db} = 2b \cdot \frac{\partial}{\partial \beta} SSE_1 \\
\frac{\partial}{\partial h} SSE_1 &= \left(\frac{\partial}{\partial k} SSE_1 \right) \cdot \frac{dk}{dh} = 2h \cdot \frac{\partial}{\partial k} SSE_1 \\
\frac{\partial}{\partial t} SSE_1 &= \left(\frac{\partial}{\partial \theta} SSE_1 \right) \cdot \frac{d\theta}{dt} = -2t \cdot \frac{\partial}{\partial \theta} SSE_1
\end{aligned}$$

上の偏導関数で与えられる勾配を用いた共役勾配法（附録 E 参照）によって極値探索を行うプログラムを、著者のホームページ¹に用意した。

¹ <http://www.ikuta.jwu.ac.jp/~yokamoto/books/pm/>