

## 補足 1-2 最尤法によるパラメタ値の推定

式 (1.11) を最大にする最尤法 ( 附録 F 参照 ) によるパラメタ値は、以下のようにして求めることができる。

$$l = -N \log \sqrt{2\pi} - N \log \sigma - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_i [\log \psi_i - \{\log k + \beta \log(\phi_i - \theta)\}]^2 \quad (1.11)$$

式 (1.11) において、 $\sigma$  を固定すると尤度  $l$  の最大化は次式

$$\sum_i [\log \psi_i - \{\log k + \beta \log(\phi_i - \theta)\}]^2 \quad (\text{附 1.2.1})$$

の最小化となる。式 ( 附 1.2.1 ) の最小化は  $\sigma$  と独立に行うことができるが、この最小化を行う式 ( 附 1.2.1 ) は最小 2 乗法のときの目的関数  $SSE_1$  ( 式 ( 1.8 ) ) と同じである。すなわち、式 ( 附 1.2.1 ) を最小にするパラメタ値は  $SSE_1$  を最小にするもの ( 最小 2 乗法の解 ) として与えられ、この解は  $\sigma$  の値とは独立に決まるものである。

式 ( 附 1.2.1 ) を最小にするものとしてパラメタ  $k$ 、 $\beta$ 、 $\theta$  の値が与えられたときの式 (1.11) を最大にする  $\sigma$  の値は、 $\sigma$  による偏導関数を 0 とおいて得ることができる。

$$\frac{\partial l}{\partial \sigma} = -\frac{N}{\sigma} - \frac{1}{2} \cdot (-2) \cdot \frac{1}{\sigma^3} \cdot \sum_i [\log \psi_i - \{\log k + \beta \log(\phi_i - \theta)\}]^2$$

上式の値を 0 とおいて次式を得る。

$$\begin{aligned} \frac{N}{\sigma} &= \frac{1}{\sigma^3} \cdot \sum_i [\log \psi_i - \{\log k + \beta \log(\phi_i - \theta)\}]^2 \\ \sigma^2 &= \frac{1}{N} \sum_i [\log \psi_i - \{\log k + \beta \log(\phi_i - \theta)\}]^2 \end{aligned}$$

すなわち、 $\sigma^2$  は最小 2 乗法における誤差の分散として与えられる。