

## 補足 1-9 カテゴリ判断の法則による分析(最小 2 乗法)

カテゴリ判断のデータに対する誤差の 2 乗和

$$SSE = \sum_{i=1}^N \sum_{g=1}^{m-1} \left\{ \left( \sum_{h=1}^g n_{ih} / \sum_{h=1}^m n_{ih} \right) - \left( \sum_{h=1}^g p_{ih} / \sum_{h=1}^m p_{ih} \right) \right\}^2 \quad (1.21)$$

の最小値を与えるパラメタの値を

$$\sigma_i^2 = 1 \quad (1.22)$$

および

$$c_1 = 0 \quad (1.23)$$

の条件の下で求める。このとき、式(1.21)は次式の形に書ける。

$$SSE = \sum_{i=1}^N \sum_{g=1}^{m-1} \left\{ \left( \sum_{h=1}^g n_{ih} / \sum_{h=1}^m n_{ih} \right) - \Phi(c_g - \mu_i) \right\}^2 \quad (\text{附 1.9.1})$$

$SSE$  の最小化を準ニュートン法 (Davidon-Fletcher-Powell Method) で求めるため、以下の偏導関数を用いる。

$$\frac{\partial SSE}{\partial \mu_i} = \sum_{g=1}^{m-1} 2 \left\{ \left( \sum_{h=1}^g n_{ih} / \sum_{h=1}^m n_{ih} \right) - \Phi(c_g - \mu_i) \right\} \times \left\{ -\phi_0(c_g - \mu_i) \times (-1) \right\}$$

$$\frac{\partial SSE}{\partial c_g} = \sum_{i=1}^N 2 \left\{ \left( \sum_{h=1}^g n_{ih} / \sum_{h=1}^m n_{ih} \right) - \Phi(c_g - \mu_i) \right\} \times \left\{ -\phi_0(c_g - \mu_i) \right\}$$

ここで、 $\phi_0(z)$  は標準正規分布の密度関数である。