

< 多項分布 >

例 6 < 多項分布 >

二項分布を多次元に一般化したのが多項分布である。二項分布のコイン投げをサイコロ投げに変えたと考えれば良い。いま k 個の面をもつ仮想のサイコロを考える。第 i 番目の面が出る確率を p_i とする。 $p_i > 0$, $p_1 + p_2 + \cdots + p_k = 1$ である。このサイコロを N 回投げたときに i 番目の面が出た回数を X_i とおく。このとき

$$P(X_1 = n_1, X_2 = n_2, \cdots, X_k = n_k) = \frac{N!}{n_1! n_2! \cdots n_k!} p_1^{n_1} p_2^{n_2} \cdots p_k^{n_k}$$

となる。ただし $n_1 + n_2 + \cdots + n_k = N$ である。この分布を**多項分布** $M(N, (p_i))$ という。多項分布と呼ばれるのは、多項展開式

$$(p_1 + p_2 + \cdots + p_k)^N = \sum_{n_1 + n_2 + \cdots + n_k = N} \frac{N!}{n_1! n_2! \cdots n_k!} p_1^{n_1} p_2^{n_2} \cdots p_k^{n_k}$$

の各項を確率としているからである。

(X_1, X_2, \cdots, X_k) の分布は k 次元分布であり、各 i に対し X_i の分布は 1 次元分布である。この 1 次元分布を多次元分布の**周辺分布** という。 X_i の分布は二項分布 $B(N, p_i)$ であるから、その平均と分散は

$$E[X_i] = Np_i, \quad V[X_i] = E[(X_i - E[X_i])^2] = Np_i(1 - p_i)$$

である。また $X_i + X_j$ は二項分布 $B(N, p_i + p_j)$ に従うから、

$$E[X_i + X_j] = N(p_i + p_j), \quad V[X_i + X_j] = N(p_i + p_j)(1 - p_i - p_j)$$

である。さらに共分散 $Cov(X, Y) = E[(X - E[X])(Y - E[Y])]$ は

$$Cov(X_i, X_j) = \frac{1}{2} \{V(X_i + X_j) - V(X_i) - V(X_j)\} = -Np_i p_j$$

となる。これによって分散共分散行列 $(Cov(X_i, X_j))$ が求められる。

ただし $Cov(X_i, X_i) = V(X_i)$ である。

右図は $k = 3$, $p_1 = \frac{1}{6}$, $p_2 = \frac{1}{3}$, $p_3 = \frac{1}{2}$,

$N = 10$ のとき確率

$$P(X_1 = n_1, X_2 = n_2, X_3 = n_3) = \frac{10!}{n_1! n_2! n_3!} \left(\frac{1}{6}\right)^{n_1} \left(\frac{1}{3}\right)^{n_2} \left(\frac{1}{2}\right)^{n_3}$$

を (n_1, n_2) 平面上の棒の高さで表現したものである。

ただし $n_3 = 10 - n_1 - n_2$ である。

