

である。データの標本平均値 $\bar{m}$ を母平均と等しいものとするので次のようになる。

$$\bar{m} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k = \int_0^1 x(F) dF \quad (4)$$

2) 条件ロ) を数式で定義すると次のようになる。

$$\int_0^1 x(F) g(F; n, k) dF = X_k \quad (k = 1 \cdots n) \quad (5)$$

$$\text{あるいは} \int_0^1 \{x(F) - X_k\} g(F; n, k) dF = 0$$

3) 次のような変分問題を設定する。 n 個の条件式(5)のもとに $x(F)$ の分散 V を極値にする。

$$V = \int_{-\infty}^{\infty} \{x(F) - \bar{m}\}^2 f(x) dx = \int_0^1 \{x(F) - \bar{m}\}^2 dF \quad (6)$$

これを解くには未定係数 λ_k を設けて

$$J = \int_{-\infty}^{\infty} [\{x(F) - \bar{m}\}^2 - \sum_{k=1}^n \lambda_k \{x(F) - X_k\} g(F; n, k)] dF$$

として J を極値にする変分問題を解けばよい。結果は次のようになる。

$$x(F) = \bar{m} + 0.5 \sum_{k=1}^n \lambda_k g(F; n, k) \quad (7)$$

4) 式(7)を式(5)へ代入して整理すると未定係数 λ_k に関する n 元連立方程式が得られる。

$$[A_{ij}] \{ \lambda_j \} = \{ C_j \} \quad (8)$$

$$A_{ij} = a(i, j) / b(i, j)$$

$$a(i, j) = (n!)^2 (i+j-2)! (2n-i-j)!$$

$$b(i, j) = (i-1)! (j-1)! (n-i)! (n-j)! (2n-1)!$$

$$C_j = 2(X_j - \bar{m})$$

4 計算例

計算例-1 解析の照査として標本数 $n=9$ として等間隔データ $X_k = -4 \sim 4$ を作って式(7)の λ_k を定めて推定した曲線を図-1に示す。理論通りの一様分布が得られている。

計算例-2 正規分布上の $F=0.1 \sim 0.9$ (増分0.1)ずつの $x(F)$ を9個求めて X_k として上記の式より推定した曲線を図-1に併記する。最大と最小 $x(0) = -2.073, x(1) = 2.073$ となった。

正規分布では確率変数は $\pm\infty$ に発散するが、本研究の理論では $x(F)$ を代数式で補間するので $x(0), x(1)$ は有限値となり、極値としての目安となろう。

5 問題点

階乗の計算を含むので、 $n \leq 10$ では望ましい結果を与えるが、 $n \geq 15$ では計算精度が不良となる。

n が大きいものに対しては X_k をグループ化してグループ内平均というパラメータを用いることが考えられる。

さらに N 回に1回 ($N \gg n$)の実現値を最大(最小)にする解法も導き得る。

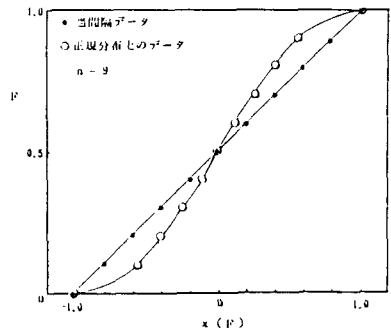


図-1 推定される分布関数