

## 平成 19 年度計算機支援数学

目標 Mathematica を利用した統計的推測法の比較実験の技術を習得する

題材 独立標本を用いた，位置母数に関する点推定・検定・信頼区間

点推定 以下の 3 つの推定量の平均絶対誤差、，平均二乗誤差を比較

- 標本平均
- Hodges–Lehmann 推定量
- 中央値

検定 以下の 3 つの検定の有意水準，検出力を比較

- $t$ -検定：正規母集団を仮定
- Wilcoxon 符号付ランク検定：対称性を仮定
- Tukey の符号検定：中央値における分布関数の連続性のみ仮定

信頼区間 以下の 3 つの信頼区間の被覆確率を比較

- $t$ -分布に基づく信頼区間
- Wilcoxon 符号付きランク検定の採択域
- Tukey の符号付検定の採択域

比較実験のための母集団分布 標準正規分布，Cauchy 分布，指数分布の対数

実験のパラメータ 標本数，中央値の値（検出力の比較ため），有意水準・信頼係数

## 1 準備

### 独立標本

$X_1, X_2, \dots, X_n$  : 独立に同じ確率分布 (母集団分布) に従う確率変数

母集団分布  
標準正規分布

$$\text{確率密度関数} : f_1(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}$$

$$E[X] = 0, \quad \text{対称分布}$$

Cauchy 分布

$$\text{確率密度関数} : f_2(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)}$$

$$E[x] = \infty, \quad \text{対称分布}$$

指数分布の対数

$Y \sim g(y) = e^{-y} \quad (y > 0)$  とするときの  $X = \log Y - \log \log 2$  の分布

$$\text{確率密度関数} : f_3(x) = \log 2 \exp(x - e^x \log 2)$$

$$E[X] = -C - \log(\log 2) \approx -0.210703, \quad C : \text{Euler 定数}, \quad \text{非対称分布}$$

確率分布の中央値 次を満たす  $\theta$  の値を  $X$  の確率分布の中央値と呼ぶ。

$$\Pr\{X \leq \theta\} = \Pr\{X \geq \theta\}$$

\* 上記3つの母集団分布の中央値(母中央値)は、いずれも0。

位置・尺度分布族 (Location-scale family)

確率密度関数  $f(x)$  を持つ確率変数  $X$  に対して、 $Y = \sigma(X - \theta)$  ( $\sigma > 0$ ) の確率密度関数は、

$$f(y; \theta, \sigma) := \frac{1}{\sigma} f\left(\frac{y - \theta}{\sigma}\right)$$

となる。このとき、

$$\mathcal{F} = \{f(y; \theta, \sigma) : -\infty < \theta < \infty, \sigma > 0\}$$

を、 $f$  によって生成される位置・尺度分布族と呼び、 $\theta$  を位置母数、 $\sigma$  を尺度母数と呼ぶ。

## 2 母中央値の点推定

標本平均

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

- 任意の母集団分布に対して、母平均の不偏推定量。
- 対称分布はと平均と中央値は一致するので、中央値の推定量として使える。
- 正規分布の平均の最尤推定量

中央値

$X_{(1)} \leq X_{(2)} \leq \dots \leq X_{(n)}$  : 順序統計量

$$\theta_m = \begin{cases} X_{(k+1)} & n = 2k + 1 \\ \frac{X_{(k)} + X_{(k+1)}}{2} & n = 2k \end{cases}$$

- 母集団分布型が不明であるとき、中央値の推定として最も良く用いられる。
- はずれ値（極端に大きな、あるいは、小さな値）の影響をもっとも受けにくい

Hodges–Lehmann 推定量

$\frac{X_i + X_j}{2}$  ( $i \leq j = 1, 2, \dots, n$ ) を小さい順に並べた値を

$$W_{(1)} \leq W_{(2)} \leq \dots \leq W_{(M)}, \quad M = \frac{n(n+1)}{2}$$

とするとき、

$$\theta_{HL} = \begin{cases} W_{(k+1)} & M = 2k + 1 \\ \frac{W_{(k)} + W_{(k+1)}}{2} & M = 2k \end{cases}$$

- 母集団分布が母中央値に関して対称であるときに用いられる。
- 標本平均より、はずれ値の影響を受けにくい。

### 2.1 実験

上記3つの点推定の推定精度を、前述の3つの母集団に対して比較する。

推定精度の基準

- 平均2乗誤差 (MSE)  $E[(\hat{\theta} - \theta)^2]$
- 平均絶対誤差 (MAE)  $E[|\hat{\theta} - \theta|]$

## Monte–Carlo Simulation

$g$  :  $n$ -変数関数

$E[g(X_1, \dots, X_n)]$  の値を推定する方法

手順

- (1) 疑似乱数を用いて  $X_1, \dots, X_n$  を生成し、 $g(X_1, \dots, X_n)$  の値を計算する。
- (2) (1) を  $K$  回繰り返して、 $K$  個の  $g$  の値から、平均値  $\bar{g}$ 、標準偏差  $s(g)$  を計算する。
- (3)  $\bar{g}$  によって、 $E[g(X_1, \dots, X_n)]$  の値を推定する。このときの推定は、 $\frac{2s(g)}{\sqrt{K}}$ 、すなわち、

$$E[g(X_1, \dots, X_n)] = \bar{g} \pm \frac{2s(g)}{\sqrt{K}}$$

比較方法 確率密度関数  $f_i(y; \theta, \sigma)$  を持つ母集団分布の  $\theta$  の推定量として、標本平均、中央値、Hodges–Lehmann 推定値を用いた時の、MSE, MAE を Monte–Carlo Simulation によって推定し、大小を比較する。

レポート問題 1  $f_1, f_2, f_3$  の選び方、尺度母数、位置母数の値の選び方によって、3つの推定量の優劣（基準値の大小）にどのように変わるかを調べよ。