

### 3. 検定と推定の考え方

(学習内容)

- ・ 検定の考え方を学ぶ
- ・ 推定の考え方を学ぶ

#### 3.1 検定の考え方

検定 (test) : データから母数を推測するための客観的な判定手段

(問題)

10.0cm の部材の長さについて  $n=10$  個の部材をランダムにとって計測したところ、次のデータを得た。

10.4 10.3 10.5 9.8 10.2 10.8 9.9 10.7 10.7 9.7

これから平均値を計算すると  $\bar{x}=10.3$  となる。この結果から部材の長さが 10.0cm からずれていると言えるか。

(考え方)

母集団の個々の部材の長さは正規分布に従うと仮定。

簡単のために、分散  $\sigma^2=0.4^2$  が既知であるとする。

$\mu=10.0$  とし  $x_1, x_2, \dots, x_{10}$  が  $N(\mu, \sigma^2)$  に従うとしたとき不自然さはないか。

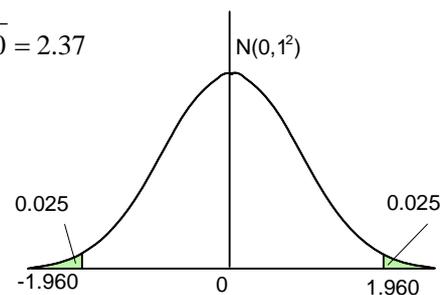
$x_1, x_2, \dots, x_{10}$  が  $N(10.0, 0.4^2)$  に従うならば、 $\bar{x}$  は  $N(10.0, 0.4^2/10)$  に従う

標準化すると、 $u = (\bar{x} - 10.0) / \sqrt{0.4^2 / 10}$  は  $N(0, 1^2)$  に従う

$\bar{x}=10.30$  として  $u$  の値を計算すると  $u = (10.3 - 10.0) / \sqrt{0.4^2 / 10} = 2.37$

これは 1.96 より大きく 0.05 以下の確率でしか起こらない

このことから  $\mu=10.0$  の仮定は不自然である



用語

帰無仮説 (null hypothesis)  $H_0$ : 無に帰したい仮説、否定したい仮説

対立仮説 (alternative hypothesis)  $H_1$ : 帰無仮説に対立する仮説、支持したい仮説

有意水準 (level of significance)  $\alpha$ : 帰無仮説を捨てる基準にする確率 0.05 0.01

臨界値 (critical value): 有意水準の臨界に対応する検定統計量 1.960 2.576

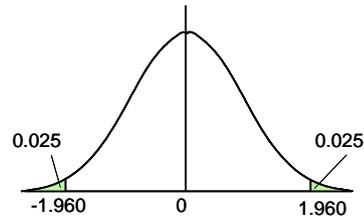
棄却 (reject): 帰無仮説が否定されること 「有意水準 5%で有意である」

採択 (accept): 帰無仮説が支持されること 「有意でない」

### 両側検定

帰無仮説  $H_0: \mu = \mu_0$  に対し、

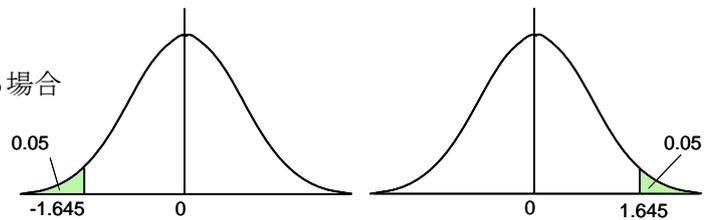
対立仮説  $H_1: \mu \neq \mu_0$  の場合



### 片側検定

帰無仮説  $H_0: \mu = \mu_0$  に対し、

対立仮説  $H_1: \mu < \mu_0$  または  $\mu > \mu_0$  とする場合



(例)

ある工場で製造される製品の強度はこれまで  $10.0 \text{ kg/cm}^2$  であった。製法を変えたら強度が大きくなったかどうか検定する。

### 検定の手順

- 1) 帰無仮説  $H_0$  の設定 「 $\mu = \mu_0$  が成り立っている」  
対立仮説  $H_1$  の設定 「 $\mu \neq \mu_0$ 」 「 $\mu < \mu_0$ 」 「 $\mu > \mu_0$ 」
- 2) 有意水準  $\alpha$  を定める 0.05 (または 0.01)
- 3) 棄却域 R を定める  
「 $H_1: \mu \neq \mu_0$  なら  $|u_0| \geq 1.960$  (2.576)」  
「 $H_1: \mu < \mu_0$  なら  $u_0 \leq -1.645$  (-2.326)」  
「 $H_1: \mu > \mu_0$  なら  $u_0 \geq 1.645$  (2.326)」
- 4) データ  $x_1, x_2, \dots, x_n$  をとり、検定統計量  $u_0$  を計算する。  
「母平均の検定の場合:  $u_0 = \bar{x} - \mu_0 / \sqrt{\sigma_0^2 / n}$ 」
- 5)  $u_0$  の値が棄却域にあれば有意と判定し、 $H_0$  を棄却する

### 検定における誤り

#### 第1種の誤り (type I error)

帰無仮説が成り立っているにもかかわらずこれを棄却する誤り 確率  $\alpha$

#### 第2種の誤り (type II error)

帰無仮説が成り立っていないのにこれを棄却しない誤り 確率  $\beta = 0 \sim 1 - \alpha$

		正 解	
		H0	H1
検定結果	H0	正しい $1 - \alpha$	第2種の誤り $\beta$
	H1	第1種の誤り $\alpha$	正しい $1 - \beta$

検定結果が  $H_1$ : 誤りの確率が小さい ( $\alpha$ ) のので有意であるという積極的表現

$H_0$ : 誤りの確率が大きい ( $\beta = 0 \sim 1 - \alpha$ ) ため有意でないという消極的表現

### 3.2 推定の考え方

推定 (estimation) : 推測の対象となる母数の値を具体的に数値で示す

#### (1) 点推定 (point estimation)

未知の母数の値をデータから1つの値で推定

$\hat{\theta}$  : データから計算される統計量、  $\theta$  : 母数

$E(\hat{\theta}) = \theta$  となるとき、 $\hat{\theta}$  を  $\theta$  の不偏推定量という (偏りが無い  $E(\hat{\theta}) - \theta = 0$ )

(例)  $E(\bar{x}) = \mu$  より母平均  $\mu$  の不偏推定量は  $\bar{x}$  ← 平均値  $\bar{x}$  は  $N(\mu, \sigma^2/n)$  の正規分布に従う  
 $\bar{x}$  が正規分布に従うとき  $E(\bar{x}) = \mu$  である  
これより  $\bar{x}$  は  $\mu$  の不偏推定量

#### (2) 区間推定 (interval estimation)

未知の母数の存在範囲をデータから区間として推定

(例)

$u = (\bar{x} - \mu) / \sqrt{\sigma^2/n}$  は  $N(0, 1^2)$  に従うため、0.95 の確率で  $-1.960 \leq u \leq 1.960$

$\Pr\{-1.960 \leq (\bar{x} - \mu) / \sqrt{\sigma^2/n} \leq 1.960\} = 0.95$

$\bar{x} - 1.960\sqrt{\sigma^2/n} \leq \mu \leq \bar{x} + 1.960\sqrt{\sigma^2/n}$  が得られる推定区間

信頼率 : 95% の  $\mu$  の信頼区間 (confidence interval)

(例題)

$n=9$  のデータ 2.8 2.9 2.9 3.1 3.0 2.9 2.9 3.0 2.8

について  $H_0: \mu = 3.0, H_1: \mu < 3.0, \alpha = 0.05$  について検定せよ。ただし、 $\sigma^2 = 0.1^2$  は既知とする。

また  $\mu$  を区間推定せよ。

(解)

$u = (\bar{x} - \mu) / \sqrt{\sigma^2/n} = ((2.8 + 2.9 + 2.9 + 3.1 + 3.0 + 2.9 + 2.9 + 3.0 + 2.8) / 9 - 3.0) / \sqrt{0.1^2/9}$

$= -2.333 < -1.645$

よって有意水準 5% で有意

$\mu$  の区間推定は  $2.922 - 1.960\sqrt{0.1^2/9} \leq \mu \leq 2.922 + 1.960\sqrt{0.1^2/9}$

ゆえに  $2.857 \leq \mu \leq 2.988$