

Válasz a 2006-os előadások után feltett néhány kérdésre

32. Egy valószínűségi változó relatív szórása (a szórásnégyzet négyzetgyöke osztva a várható értékkel) 10 %. Milyen pontossággal van értelme megadni 850 mérés átlagát?

A minta középértéke: 
$$T(x) = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$$

**Jelölés:**  $\bar{x}$  – eloszlása általában nem ismert!

ha  $x_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ , akkor  $\bar{x} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$

$M(\bar{x}) = M(x) = \mu$   $\mu$  **torzítatlan becslése**

$D^2(\bar{x}) = \frac{\sigma^2}{n}$  ezért a **minta** középértéke

N.B.  $n$  növelésével csak  $\frac{1}{\sqrt{n}}$ -szeresére csökken a szórás!

$$\frac{\sqrt{\sigma^2(x)}}{M(x)} = \frac{1}{10}, \quad \sqrt{D^2(\bar{x})} = \sqrt{\frac{\sigma^2}{850}} = \frac{\sqrt{\sigma^2}}{29,15} \quad \frac{\sqrt{\sigma^2}}{29,15} \cdot \frac{1}{10} = \frac{\sqrt{\sigma^2}}{291,5}$$

Ebből az következik, hogy míg egyetlen  $x$  érték 10 % relatív pontossággal mérhető, addig a 850 mérés átlaga a várható érték kb. 1/300-ad részének megfelelő szórású. azaz kb. 3.3 % relatív pontosságú. Az  $x$  mérésekor tehát legfeljebb 1 számjegy a pontos, a második már csak közelítő, addig 850 mérés átlagával a pontosság kb. 30-szoros lesz, ezért a második számjegy pontos, a harmadik pedig jó közelítéssel pontos. Így 3 számjegyre mindenképpen érdemes megadni az eredményt, de 4-nél többre semmiképpen nem. **A jó válasz tehát 4 számjegy.**

33. Írja fel  $F(T_1, T_2, \dots, T_r)$  függvény tapasztalati szórásnégyzetét a  $T_1, T_2, \dots, T_r$  becsülőfüggvények tapasztalati szórásnégyzetének ismeretében

Függvények várható értékének és szórásának becslése:

①  $v_i^* = t_i$  a  $T_i$  statisztikák realizációja

②  $\phi(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_r)$  becslése  $\phi(t_1, t_2, \dots, t_r)$

③  $D^2(T_i)$  becslése  $S^2(T_i)$

$C(T_i, T_j)$  becslése  $\hat{C}(T_i, T_j)$

④  **$D^2(\phi)$  becslése:**

$$S^2[\phi(T_1, T_2, \dots, T_r)] = \sum_{i=1}^r \left( \frac{\partial \phi}{\partial v_i} \right)_{t_i}^2 \cdot S^2(T_i) + 2 \sum_{j=1}^r \sum_{i < j} \left( \frac{\partial \phi}{\partial v_i} \right)_{t_i} \left( \frac{\partial \phi}{\partial v_j} \right)_{t_j} \hat{C}(T_i, T_j)$$

35. Mit nevezünk szignifikancia-valószínűségnek?

$H_0$ -t megvédjük vagy elvetjük  $\alpha$  szignifikanciaszinten ( $\alpha$ : 0,1; 0,05; 0,01)

A döntés alapja az

$$\alpha = P(T \geq c | H_0) \quad \text{vagy} \quad \alpha = P(|T| \geq c | H_0)$$

**Elvetjük  $H_0$ -t, ha  $t \geq c$  vagy  $|t| \geq 0$**

$c$  : kritikus érték

**Honnan tudjuk** 1.  $t$  értékét?

2. Az  $\alpha$  valószínűséget?

**Válasz:** Ismerjük (vagy azt hisszük, hogy ismerjük!!)  $T$  eloszlását,

és abból kiszámíthatjuk fix  $\alpha$ -hoz a  $c$ -t.

Ezt a  $c$ -t hasonlítjuk a mintából számított  $t$  realizációhoz.

Ha  $t \equiv c$  vagy  $|t| \equiv 0$ , érdemes új mintát (több adatot) vizsgálni.

Ha  $t \ll c$  vagy  $|t| \ll 0$ , lehet kisebb az  $\alpha$ .

Kiszámítható közvetlenül az  $\alpha = P(T \geq c | H_0)$  **szignifikancia-valószínűség** is!

36. Mi az egyoldali és mi a kétoldali nullhipotézis, és melyiket mikor tartjuk meg, illetve vetjük el?

<b>Példák:</b>	$H_0: \vartheta = \vartheta_0$	{	$H_1: \vartheta \neq \vartheta_0$   kétoldali
			$H_1': \vartheta < \vartheta_0$   egyoldali
			$H_1'': \vartheta > \vartheta_0$   egyoldali

Lehet:  $H_0: \theta \leq \theta_0$  vagy  $\theta \geq \theta_0$  is.

**$H_0$ -t megvédjük vagy elvetjük**  $\alpha$  szignifikanciaszinten ( $\alpha$ : 0,1; 0,05; 0,01)

A döntés alapja az

$$\alpha = P(T \geq c | H_0) \quad \text{vagy} \quad \alpha = P(|T| \geq c | H_0)$$

**Elvetjük  $H_0$ -t, ha  $t \geq c$  vagy  $|t| \geq 0$**

$c$  : kritikus érték

39. Hogyan adjunk meg egy minta (méréssorozat) alapján becült eredményt?

**$n$  mérésből átlag számítása esetén:**

HOGYAN ADJUNK MEG EGY BECSÜLT EREDMÉNYT?

①  $n$  darab mérés  $\rightarrow \bar{x}, s^2(x)$

$\bar{x}$  a  $\mu$  paraméter becült értéke,  $s^2(x)$  a  $\sigma^2$  paraméter becült értéke

$s(\bar{x}) = \frac{s(x)}{\sqrt{n}}$  a becült  $\bar{x}$  szórása  $\mu$  körül. (Innen marad benne az  $\frac{1}{\sqrt{n}}$ .)

Mi az  $s(\bar{x})$  információtartalma?

Legyen  $T = \frac{\bar{x} - \mu}{s/\sqrt{n}}$  ;  $T \sim t_{n-1}$

Ekkor:  $P[t_{n-1}(\alpha/2) \leq T \leq t_{n-1}(1-\alpha/2)] = 1-\alpha$

**ÍGY adjuk meg:** Az  $1-\alpha$  megbízhatósági szintű konfidencia-intervallum:

$$\bar{x} \pm t_{n-1} \left(1 - \frac{\alpha}{2}\right) \cdot \frac{s}{\sqrt{n}}$$

$$\bar{x} \pm s \cdot \frac{t_{n-1} \left(1 - \frac{\alpha}{2}\right)}{\sqrt{n}}$$

**Függvény paramétereinek becslése esetén:**

**HOGYAN ADJUK MEG A BECSÜLT PARAMÉTEREKET??**

$n$  db mérés  $\longrightarrow$   $r$  paraméterre:  $\vartheta_i, s^2(\vartheta_i)$

Mi az  $s^2(\vartheta_i)$  információtartalma??

Legyen:  $T_i = \frac{\hat{\vartheta}_i - \vartheta_i}{S(\vartheta_i)}$  ;  $T \sim t_{n-r}$  (A  $T_i$   $n-r$  szabadsági fokú Student eloszlású.)

újfent:  $P[t_{n-r}(\alpha/2) \leq T \leq t_{n-r}(1-\alpha/2)] = 1-\alpha$

**ÍGY adjuk meg:** Ennek alapján az  $1-\alpha$  megbízhatósági szintű konfidencia-intervallum:

$$\hat{\vartheta}_i \pm t_{n-r}(1-\alpha/2) \cdot S(\vartheta_i)$$

40. Mi a feltételi egyenlete egy  $Y = f(X, p)$  függvény  $p$  paramétervektor-elemei legkisebb négyzetes becslésének az  $\{x_i, y_i\}, i = 1, \dots, n$  rendezett minta alapján?

A leggyakrabban használt becslő módszer: **legkisebb négyzetes**

$$Q = \sum_{i=1}^n w_i (Y_i - f(x_i))^2 \quad \text{legyen minimális}$$

**$w_i$  súlyok számítása** – hogy az  $f(x)$  paramétereire MVU-becslést kapjunk.

feltétel:  $M(\hat{\vartheta}) = \vartheta$   
és  $D^2(\hat{\vartheta})$  minimális