

# Estymatory

Wojciech Kotłowski

Statystyka i analiza danych 2019/2020

31.03.2020

## Definicje

Estymator  $\hat{\theta}$  parametru  $\theta$  to funkcja próby  $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, \dots, X_n)$ , która szacuje nieznaną wartość parametru rozkładu  $\theta$ .

Estymator  $\hat{\theta}$  jako funkcja próby jest **zmienną losową**, ma więc swój rozkład, wartość oczekiwaną, wariancję, itp.

Parametr  $\theta$  **nie jest** zmienną losową! (niby oczywiste, ale...)

# Estymator nieobciążony

Estymator  $\hat{\theta}$  parametru  $\theta$  jest **nieobciążony**, jeśli

$$\mathbb{E}[\hat{\theta}] = \theta,$$

czyli obciążenie  $\mathbb{E}[\hat{\theta}] - \theta$  jest równe 0.

**Zadanie:** Pokaż, że estymator  $\hat{\mu} = \bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$  wartości oczekiwanej  $\mu$  jest nieobciążony.

## Estymator nieobciążony

Estymator  $\hat{\theta}$  parametru  $\theta$  jest **nieobciążony**, jeśli

$$\mathbb{E}[\hat{\theta}] = \theta,$$

czyli obciążenie  $\mathbb{E}[\hat{\theta}] - \theta$  jest równe 0.

**Zadanie:** Pokaż, że estymator  $\hat{\mu} = \bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$  wartości oczekiwanej  $\mu$  jest nieobciążony.

$$\mathbb{E}[\bar{X}] = \mathbb{E}\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \underbrace{\mathbb{E}[X_i]}_{\mu} = \mu.$$

## Estymator nieobciążony

**Zadanie:** Dla jakiego  $c$  estymator  $\hat{\sigma}^2 = c \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$  wariancji  $\sigma^2$  jest nieobciążony?

## Estymator nieobciążony

**Zadanie:** Dla jakiego  $c$  estymator  $\hat{\sigma}^2 = c \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$  wariancji  $\sigma^2$  jest nieobciążony?

Najpierw policzmy:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[(X_i - \bar{X})^2] &= \mathbb{E}[(X_i - \mu + \mu - \bar{X})^2] \\ &= \mathbb{E}[(X_i - \mu)^2 + 2(X_i - \mu)(\mu - \bar{X}) + (\mu - \bar{X})^2] \\ &= \underbrace{\mathbb{E}[(X_i - \mu)^2]}_{=\sigma^2} + 2\mathbb{E}[(X_i - \mu)(\mu - \bar{X})] + \underbrace{\mathbb{E}[(\bar{X} - \mu)^2]}_{=\frac{\sigma^2}{n}} \\ &= \sigma^2 + \frac{2}{n} \sum_{j=1}^n \mathbb{E}[(X_i - \mu)(\mu - X_j)] + \frac{\sigma^2}{n} \\ &= \sigma^2 - \frac{2}{n} \underbrace{\mathbb{E}[(\mu - X_i)^2]}_{=\sigma^2} + \frac{2}{n} \sum_{j \neq i} \underbrace{\mathbb{E}[(X_i - \mu)] \mathbb{E}[(\mu - X_j)]}_{=0} + \frac{\sigma^2}{n} \\ &= \sigma^2 - \frac{2}{n} \sigma^2 + \frac{\sigma^2}{n} = \frac{n-1}{n} \sigma^2.\end{aligned}$$

## Estymator nieobciążony

**Zadanie:** Dla jakiego  $c$  estymator  $\hat{\sigma}^2 = c \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$  wariancji  $\sigma^2$  jest nieobciążony?

$$\mathbb{E}[(X_i - \bar{X})^2] = \frac{n-1}{n} \sigma^2.$$

Stąd:

$$\mathbb{E}[\hat{\sigma}^2] = c \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[(X_i - \bar{X})^2] = cn \frac{n-1}{n} \sigma^2 = c(n-1) \sigma^2.$$

Przyjmując  $c = \frac{1}{n-1}$ ,  $\hat{\sigma}^2$  jest nieobciążonym estymatorem  $\sigma^2$ .

# Efektywność estymatorów

Weźmy dwa **nieobciążone** estymatory  $\hat{\theta}_1$  i  $\hat{\theta}_2$  parametru  $\theta$ .

Mówimy, że  $\hat{\theta}_1$  jest efektywniejszy<sup>1</sup> niż  $\hat{\theta}_2$ , jeśli  $D^2[\hat{\theta}_1] \leq D^2[\hat{\theta}_2]$  przy każdej wartości parametru  $\theta$ .

Estymator, który jest efektywniejszy od wszystkich nieobciążonych estymatorów nazywamy estymatorem **efektywnym**.

---

<sup>1</sup>ściślej, powinno być: „co najmniej tak efektywny jak”.



# Zgodność estymatorów

Estymator  $\hat{\theta}$  parametru  $\theta$  jest zgodny, jeśli:

$$\hat{\theta} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \theta$$

(słabo zgodny, gdy zbieżność według prawdopodobieństwa; silnie zgodny, gdy zbieżność z prawdopodobieństwem jeden).

## Estymator przedziałowy

Zamiast pojedynczego estymatora  $\hat{\theta}$  tworzy się **przedział ufności**  $[\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_P]$  tak, aby z prawdopodobieństwem  $1 - \alpha$  ( $\alpha$  zwane **poziomem ufności**) pokrył prawdziwą wartość parametru  $\theta$ :

$$\Pr(\hat{\theta}_L \leq \theta \leq \hat{\theta}_R) = 1 - \alpha.$$

**Pytanie:** co tu jest losowe?

Przedział ufności tworzy się zwykle poprzez rozpięcie przedziału wokół estymatora punktowego  $\hat{\theta}$ :

$$\hat{\theta}_L = \hat{\theta} - \Delta, \quad \hat{\theta}_R = \hat{\theta} + \Delta.$$

## Estymator przedziałowy

**Zadanie:** Znajdź estymator przedziałowy dla wartości oczekiwanej  $\mu$  gdy dane pochodzą z rozkładu normalnego  $N(\mu, \sigma^2)$  ze znaną wariancją  $\sigma^2$ .

## Estymator przedziałowy

**Zadanie:** Znajdź estymator przedziałowy dla wartości oczekiwanej  $\mu$  gdy dane pochodzą z rozkładu normalnego  $N(\mu, \sigma^2)$  ze znaną wariancją  $\sigma^2$ .

Bierzemy estymator punktowy  $\hat{\mu} = \bar{X}$  i rozpinamy przedział  $[\bar{X} - \Delta, \bar{X} + \Delta]$ . Wyznaczamy  $\Delta$  z zależności:

$$\begin{aligned}1 - \alpha &= \Pr(\bar{X} - \Delta \leq \mu \leq \bar{X} + \Delta) \\&= \Pr(-\Delta \leq \mu - \bar{X} \leq \Delta) = \Pr(-\Delta \leq \bar{X} - \mu \leq \Delta) \\&= \Pr\left(-\frac{\Delta}{\sigma}\sqrt{n} \leq \underbrace{\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma}\sqrt{n}}_{Z \sim N(0,1)} \leq \frac{\Delta}{\sigma}\sqrt{n}\right) \\&= \Phi\left(\frac{\Delta}{\sigma}\sqrt{n}\right) - \Phi\left(-\frac{\Delta}{\sigma}\sqrt{n}\right) = 2\Phi\left(\frac{\Delta}{\sigma}\sqrt{n}\right) - 1.\end{aligned}$$

## Estymator przedziałowy

**Zadanie:** Znajdź estymator przedziałowy dla wartości oczekiwanej  $\mu$  gdy dane pochodzą z rozkładu normalnego  $N(\mu, \sigma^2)$  ze znaną wariancją  $\sigma^2$ .

$$\begin{aligned}1 - \alpha &= 2\Phi\left(\frac{\Delta}{\sigma}\sqrt{n}\right) - 1 \iff \Phi\left(\frac{\Delta}{\sigma}\sqrt{n}\right) = 1 - \frac{\alpha}{2} \\ &\iff \frac{\Delta}{\sigma}\sqrt{n} = \underbrace{\Phi^{-1}\left(1 - \frac{\alpha}{2}\right)}_{z_\alpha} \\ &\iff \Delta = z_\alpha \frac{\sigma}{\sqrt{n}}.\end{aligned}$$

Czyli estymator przedziałowy ma postać:

$$\left[\bar{X} - z_\alpha \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{X} + z_\alpha \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right],$$

gdzie  $z_\alpha = \Phi^{-1}\left(1 - \frac{\alpha}{2}\right)$  jest **kwantylem** rzędu  $1 - \frac{\alpha}{2}$ .