

## Wykład 2: Parametryczna estymacja punktowa

Estymacja punktowa polega na oszacowaniu nieznanego parametru  $\theta$  za pomocą funkcji mierzalnej, której argumentami są elementy próby losowej  $X_1, X_2, \dots, X_n$ . Oszacowanie takie będziemy nazywać estymatorem  $\theta$  i oznaczać  $\hat{\theta}$ .

**Definicja.** *Estymatorem (punktowym)  $\theta$ , oznaczanym  $\hat{\theta}$ , nazywamy dowolną funkcję mierzalną próby  $t(X_1, X_2, \dots, X_n)$ , która służy do szacowania  $\theta$ .*

Powstaje pytanie jak znajdować funkcję  $t$  z definicji estymatora. Znanych jest wiele metod, poniżej przedstawiamy jedną z nich, uznawaną za najlepszą. Jest to tzw. **metoda największej wiarygodności**.

Niech  $X_1, X_2, \dots, X_n$  będzie prostą próbą losową z rozkładu o gęstości  $f_\theta(x)$ , zaś  $x_1, x_2, \dots, x_n$  - jej realizacją. Wtedy funkcję

$$L(\theta; x_1, x_2, \dots, x_n) = f_\theta(x_1)f_\theta(x_2) \dots f_\theta(x_n)$$

nazywamy **funkcją wiarygodności** rozważanego eksperymentu.

Analogicznie, jeśli  $X_1, X_2, \dots, X_n$  jest prostą próbą losową z rozkładu o masie prawdopodobieństwa  $p_\theta(x)$ , zaś  $x_1, x_2, \dots, x_n$  - jej realizacją, to funkcję wiarygodności nazywamy

$$L(\theta; x_1, x_2, \dots, x_n) = p_\theta(x_1)p_\theta(x_2) \dots p_\theta(x_n).$$

**Definicja.** *Estymator największej wiarygodności, oznaczany  $\hat{\theta}_{NW}$ , to wartość parametru  $\theta$ , która, przy ustalonej realizacji próby  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , maksymalizuje funkcję wiarygodności:*

$$\hat{\theta}_{NW} = \arg \max_{\theta \in \Theta} L(\theta; x_1, x_2, \dots, x_n). \quad (1)$$

Dla uproszczenia rachunków, maksymalizację funkcji wiarygodności często warto zastąpić maksymalizacją jej logarytmu naturalnego:

$$\hat{\theta}_{NW} = \arg \max_{\theta \in \Theta} \ln L(\theta; x_1, x_2, \dots, x_n). \quad (2)$$

Ponieważ funkcja  $f(x) = \ln x$  jest ściśle rosnąca, wzory (1) i (2) są równoważne.

**Przykład 2. 1.** Niech  $X_1, X_2, \dots, X_n$  będzie prostą próbą losową z rozkładu dwupunktowego z prawdopodobieństwem sukcesu  $p$ , gdzie  $p \in (0, 1)$ . Metodą największej wiarygodności wyznaczmy estymator parametru  $p$ .

$$\hat{p}_{NW} = \bar{X}.$$

**Przykład 2.2.** Niech  $X_1, X_2, \dots, X_n$  będzie prostą próbą losową z rozkładu normalnego  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ . Wyznaczmy estymator największej wiarygodności parametru  $(\mu, \sigma^2)$ .

$$\hat{\mu}_{NW} = \bar{X}, \quad \hat{\sigma}_{NW}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2.$$

**Twierdzenie 2. 1.** Jeśli  $\hat{\theta}_{NW}$  jest estymatorem największej wiarygodności parametru  $\theta$  i  $g$  jest funkcją mierzalną, to  $g(\hat{\theta}_{NW})$  jest estymatorem największej wiarygodności parametru  $g(\theta)$ .

**Przykład 2.3.** Pokazaliśmy, że w przypadku próby losowej z rozkładu normalnego  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$  mamy

$$\hat{\mu}_{NW} = \bar{X}, \quad \hat{\sigma}_{NW}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2.$$

Z powyższego twierdzenia natychmiast wynika, że estymatorem największej wiarygodności parametru  $(\mu, \sigma)$  jest

$$\hat{\mu}_{NW} = \bar{X}, \quad \hat{\sigma}_{NW} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}.$$

Metoda największej wiarygodności jest zaimplementowana w R.

```
> install.packages("MASS")
> library("MASS")
> fitdistr(x, densfun, start, lower, upper)
```

gdzie

- **x** to realizacja próby losowej,
- **densfun** to nazwa rozkładu, np. `densfun="normal"`, `"log-normal"`, `"Poisson"`, `"geometric"`, `"exponential"`,
- **start** to lista z początkowymi ocenami parametrów rozkładu, np.  

```
> fitdistr(x=dane, densfun="gamma", start=list(shape=3,scale=0.5));
```

 listy tej nie należy podawać dla rozkładów: `"normal"`, `"log-normal"`, `"Poisson"`, `"geometric"`, `"exponential"`, bo dla nich znane są dokładne wzory na estymatory parametrów otrzymane metodą największej wiarygodności; dla pozostałych rozkładów stosuje się metody aproksymacyjne wyznaczania tych estymatorów.
- **lower** i **upper** to dolne i górne ograniczenia na parametry rozkładu, warto je podawać, gdy używana jest aproksymacyjna metoda wyznaczania estymatorów tych parametrów; np. w przypadku rozkładu gamma zarówno parametr kształtu jak i parametr skali muszą być dodatnie, zatem argument **lower** to wektor złożony z dwóch zer:  

```
lower=c(0,0)
```