#### Vlastnosti estimátorů

- sada naměřených hodnot  $x = (x_1, x_2, ..., x_n)$
- $x_i \in f(x|\theta)$  nezávislé

parametry rozdělení

$$\boldsymbol{\theta} = (\theta_1, \theta_2, ..., \theta_m)$$

odhad (estimátor)

$$\hat{\boldsymbol{\theta}} = (\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, ..., \hat{\theta}_m)$$

- Cíl: Najít nejlepší odhad  $\hat{\theta}$  parametrů  $\theta$ .
- 1. konzistence

pro 
$$n \to \infty$$
 konverguje  $\hat{\theta} \to \theta$ 

2. předpojatost

$$b \equiv E[\hat{\theta}] - \theta$$

$$b=0$$
  $\Rightarrow$  nevychýlený (nepředpojatý) odhad

3. efektivita

$$E\left[(\hat{\theta} - \theta)^2\right] = V[\hat{\theta}] + b^2$$

statistická a systematická chyba estimátoru

#### Metoda maximální věrohodnosti

sada naměřených hodnot  $x = (x_1, x_2, ..., x_n)$ 

 $x_i \in f(x|\boldsymbol{\theta})$ nezávislé

- parametry rozdělení  $\theta = (\theta_1, \theta_2, ..., \theta_m)$
- odhad (estimátor)
- Cíl: Najít nejlepší odhad  $\hat{\theta}$  parametrů  $\theta$ .
- pravděpodobnost  $P(x \in (x_i, x_i + dx)) = f(x_i|\theta)dx$
- pravděpodobnost, že naměříme hodnoty  $(x_1, x_2, ..., x_n)$

$$P = \prod_{i=1}^{n} f(x_i | \boldsymbol{\theta}) dx$$

věrohodnostní funkce 
$$L(\boldsymbol{\theta}|\boldsymbol{x}) \equiv \prod_{i=1}^n f(x_i|\boldsymbol{\theta})$$

hledáme hodnoty  $\hat{m{ heta}}$  , pro které L nabývá maximum

$$\frac{\partial L}{\partial \theta_k} = 0 \qquad k = 1, 2, ..., n$$

# Odhad parametrů normálního rozdělení

- sada naměřených hodnot  $x = (x_1, x_2, ..., x_n)$
- hustota pravděpodobnosti  $f(x|\mu,\sigma) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left[-\frac{(x_i-\mu)^2}{2\sigma^2}\right]$
- věrohodnostní funkce

$$L(\mu, \sigma | \mathbf{x}) = \prod_{i=1}^{n} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left[-\frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}\right]$$

$$\ln L(\mu, \sigma | x) = -\sum_{i=1}^{n} \frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2} - \sum_{i=1}^{n} \ln(\sqrt{2\pi\sigma^2})$$

odhad očekávané hodnoty

$$\left. \frac{\partial \ln L}{\partial \mu} \right|_{\mu = \hat{\mu}} = 0 \implies \hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i$$

odhad rozptylu

$$\frac{\partial \ln L}{\partial \sigma}\Big|_{\sigma=\hat{\sigma}} = 0 \implies \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2$$

# Odhad parametrů normálního rozdělení

odhad očekávané hodnoty

$$\hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i$$
 (aritmetický průměr)

odhad rozptylu

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 \approx \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \equiv s_0^2$$

předpojatost?

$$E[\hat{\mu}] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} E[x_i] = \mu$$

⇒ nepředpojatý odhad

$$E[\hat{\sigma}^2] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E[(x_i - \mu)^2] = \sigma^2$$

⇒ nepředpojatý odhad

$$E[s_0^2] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E[(x_i - \bar{x})^2] = \frac{n-1}{n} \sigma^2$$
  $\Rightarrow$  předpojatý odhad

• nepředpojatý odhad rozptylu 
$$s_1^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

### Odhad parametrů normálního rozdělení

$$\Delta = \left(1 - \frac{n-1}{n}\right) \times 100\%$$

