

## Bayesovské metody 3 -Stat. rozh.fce

5. října 2020

- 1 Statistické rozhodovací funkce

# Outline

Bayesovské  
metody  
3-Stat.  
rozh.fce

Outline

Statistické  
rozhodo-  
vací  
funkce

## 1 Statistické rozhodovací funkce

## Statistické rozhodovací funkce

### Formulace problému

$\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)^\top$  – náhodný vektor s hustotou  $r(\mathbf{x}|\theta)$  vzhl. k  $\sigma$ -konečné míře  $\nu_n$  na  $(\mathcal{R}^n, \mathcal{B}^n)$ , parametr  $\theta \in \Theta$

$\theta = (\theta_1, \dots, \theta_k)^\top$  – vektor konstant (klasický přístup) nebo náhodný vektor (bayesovský přístup)

Množina možných rozhodnutí o parametru  $\theta$  –  $\mathcal{D}$

$d$ - prvek množiny  $\mathcal{D}$ , rozhodnutí o parametru  $\theta$

$L(\theta, d)$  – ztráta, je-li skutečná hodnota parametru  $\theta$  a naše rozhodnutí  $d$ ; ztrátová funkce def. na  $\Theta \times \mathcal{D}$ , měřitelná fce, obvykle nezáporná

$\delta(\mathbf{x})$  – rozhodovací funkce, proměnné  $\mathbf{x}$ ,  $\delta(\mathbf{x}) \in \mathcal{D}$  pros.  $\mathbf{x}$

$R(\theta, \delta) = EL(\theta, \delta(\mathbf{X})|\theta)$  – riziko, riziková funkce

$\Delta$  – množina možných rozhodovacích funkcí

$(\Theta, \Delta, R)$  – Statistický rozhodovací problém

**Příklad**  $X_1, \dots, X_n$  – náhodný výběr z alternativního rozdělení s parametrem  $\theta \in [0, 1]$ ,  
 $\Theta = [0, 1]$ ,

množina možných rozhodnutí  $\mathcal{D} = [0, 1]$ ,  $\Delta$  – množina možných odhadů,

$L(\theta, \delta(\mathbf{X})) = (\theta - \delta(\mathbf{X}))^2$  – ztrátová fce

$R(\theta, \delta(\mathbf{X})) = E\left((\theta - \delta(\mathbf{X}))^2 | \theta\right)$  – riziková fce

$H_0 : \theta \in \Theta_0$  versus  $H_1 : \theta \in \Theta_1 = \Theta - \Theta_0$ ,

$\mathcal{D} = \{d_0, d_1\}$ ,  $d_i = \{H_i \text{ platí}\}$

$L(\theta, d_i) = 0$ ,  $\theta \in \Theta_i$ ,  $i = 0, 1$ ,  $L(\theta, d_i) = a > 0$   $\theta \notin \Theta_i$

Optimalni rozhodovací funkce – minimalizuje rizikovou funkci  $R(\theta, \delta(\mathbf{X}))$  vzhledem k  $\delta(\mathbf{X})$  v nějakem smyslu

V přednášce budeme uvažovat minimalizaci tzv. **bayesovskou rizikovou fci**

$$\rho(q, \delta) = E\left(R(\theta, \delta) | \theta\right) = EL(\theta, \delta)$$

**bayesovská rozhodovací funkce**  $\delta_*(\mathbf{x})$  – minimalizuje  $\rho(q, \delta)$

Jiná možnost – **minimax** – minimalizuje se  $\max_{\theta} R(\theta, \delta) | \theta$

Podíváme se na bayesovskou rizikovou fci s apriorní hustotou  $q(\cdot)$

$$\begin{aligned}\rho(q, \delta) &= EL(\theta, \delta(\mathbf{X})) = \int_{\Theta} \int_{\mathcal{R}_k} L(\theta, \delta(\mathbf{x})) \frac{r(\mathbf{x}|\theta)q(\theta)}{r(\mathbf{x})} r(\mathbf{x}) d\lambda(\theta) d\nu_n(\mathbf{x}) \\ &= \int_{\mathcal{R}_n} \left[ \int_{\Theta} L(\theta, \delta(\mathbf{x})) \pi(\theta|\mathbf{x}) d\lambda(\theta) \right] r(\mathbf{x}|\theta) q(\theta) d\nu_n(\mathbf{x})\end{aligned}$$

Tedy pro zvolené  $q(\cdot)$  a  $\mathbf{x}$  stačí **minimalizovat**

$$\int_{\Theta} L(\theta, \delta(\mathbf{x})) \pi(\theta|\mathbf{x}) d\lambda(\theta) = E(L(\theta, \delta(\mathbf{X})) | \mathbf{X} = \mathbf{x})$$

**vzhledem k  $\delta(\mathbf{x})$ .** Toto pak vede k definici rozhodovací funkce, která je bayesovská rozhodovací funkce  $\delta_*(\mathbf{x})$  pro skoro vs.  $\mathbf{x}$  vzhledem k míře  $\nu_n$ .

**Toto dává návod, jak určit  $\delta_*(\mathbf{x})$ , kde za  $\mathbf{x}$  dosadíme realizaci  $\mathbf{X}$**

**Příklad 1, pokračování.** Problém určení IQ sledovaného dítěte.

Výsledek testu  $X$  má rozdělení  $N(\theta, 100)$ ,  $\theta$  je IQ sledovaného dítěte.  $\theta$  má rozd.  $N(100, 225)$  – to vyjadřuje informaci o možných hodnotách  $\theta$  před provedením testu. Aposteriorní rozdělení  $\theta$  při daném  $X$  je normální

$$N\left(X \frac{225}{225 + 100} + 100 \frac{100}{225 + 100}, 69, 23\right)$$

Pro ztratovou funkci  $L(\theta, \delta(\mathbf{x})) = (\theta - \delta(\mathbf{x}))^2$  dostaneme bayesovskou rozhodovací fci  $X \frac{225}{225+100} + 100 \frac{100}{225+100}$

*Příklad.* Předpokládejme  $\Theta = \{\theta_1, \theta_2\}$  a  $\mathcal{D} = \{d_1, d_2\}$  a uvažujme ztrátovou funkci

$$L(\theta_i, d_i) = 0, \quad i = 1, 2$$

$$L(\theta_1, d_2) = a_1$$

$$L(\theta_2, d_1) = a_2$$

a

$$P(\theta = \theta_1) = \xi, \quad P(\theta = \theta_2) = 1 - \xi, \quad \xi \in (0, 1)$$

Pak pro bayesovskou rizikovou funkci máme

$$\rho(\xi, \delta) = a_1 \xi P(\delta(X) = d_2 | \theta = \theta_1) + a_2 (1 - \xi) P(\delta(X) = d_1 | \theta = \theta_2),$$

kde  $P(\delta(X) = d_2 | \theta = \theta_1)$  a  $P(\delta(X) = d_1 | \theta = \theta_2)$  jsou pravděpodobnosti podmíněných rozdělení. Bayesovská rozhodovací funkce  $\delta_*$  minimalizuje  $\rho(\xi, \delta)$  vzhledem k  $\delta$ .

Definujme rozhodovací funkci  $\delta_0$  předpisem

$$\delta_0(X) = d_1 \quad a_1 \xi \cdot r(x|\theta_1) > a_2 (1 - \xi) \cdot r(x|\theta_2)$$

$$= d_2 \quad a_1 \xi \cdot r(x|\theta_1) < a_2 (1 - \xi) \cdot r(x|\theta_2)$$

$$= \text{lib.} \quad a_1 \xi \cdot r(x|\theta_1) = a_2 (1 - \xi) \cdot r(x|\theta_2)$$

Pro libovolnou rozhodovací funkci  $\delta$  platí

$$\begin{aligned} & a_1 \xi P(\delta_0(X) = d_2 | \theta = \theta_1) + a_2 (1 - \xi) P(\delta_0(X) = d_1 | \theta = \theta_2) \\ & \leq a_1 \xi P(\delta(X) = d_2 | \theta = \theta_1) + a_2 (1 - \xi) P(\delta(X) = d_1 | \theta = \theta_2) \end{aligned}$$

Odvození  $a = a_1\xi$  a  $b = a_2(1 - \xi)$

$$\begin{aligned} aP(\delta(X) = d_2 | \theta = \theta_1) + bP(\delta(X) = d_1 | \theta = \theta_2) \\ &= a \int_{\delta(X)=d_2} r(x|\theta_1) d\nu(x) + b \int_{\delta(X)=d_1} r(x|\theta_2) d\nu(x) \\ &= a + \int_{\mathcal{R}_k} I\{\delta(X) = d_1, \delta_0(X) = d_1\} (-ar(x|\theta_1) + br(x|\theta_2)) d\nu(x) \\ &\quad + \int_{\mathcal{R}_k} I\{\delta(X) = d_1, \delta_0(X) = d_2\} (-ar(x|\theta_1) + br(x|\theta_2)) d\nu(x) \end{aligned}$$

Platí

$$\begin{aligned} &\int_{\mathcal{R}_k} I\{\delta(X) = d_1, \delta_0(X) = d_1\} (-ar(x|\theta_1) + br(x|\theta_2)) d\nu(x) \\ &\quad \geq \int_{\mathcal{R}_k} I\{\delta_0(X) = d_1\} (-ar(x|\theta_1) + br(x|\theta_2)) d\nu(x), \\ &\int_{\mathcal{R}_k} I\{\delta(X) = d_1, \delta_0(X) = d_2\} (-ar(x|\theta_1) + br(x|\theta_2)) d\nu(x) \geq 0 \end{aligned}$$

Odtud již plyne tvrzení.

Diskuse