

STATISTICKÉ EXPERIMENTY S ROBUSTNOSTÍ
A ADAPTIVITOU MODIFIKOVANÝCH D-ODHADU

Miloslav Vošvrda

Ústav teorie informace a automatizace ČSAV

1. Úvod

V poslední době se značné úsilí statistiků věnovalo na výzkum robustních a adaptivních odhadů polohy pravděpodobnostního rozdělení. Toto úsilí vedlo k tvorbě značně rozsáhlé třídy odhadů polohy. Každá rozsáhlá třída odhadů vyžaduje zobecňující teorii a srovnávací studii. Předkládaný příspěvek nabízí odhad, který byl vytvořen na základě teorie, která zobecňuje některé doposud známé výsledky z výzkumu robustních odhadů polohy a provádí srovnání s některými dosud známými "dobrymi" odhady polohy.

V příspěvku odvodíme tvar modifikovaného D-odhadu pro parametr polohy distribuční funkce. Chování tohoto odhadu budeme srovnávat s chováním některých robustních nebo adaptivních odhadů polohy na třídě diskretních nebo spojitých distribučních funkcí a to za přítomnosti symetrické nebo asymetrické kontaminace.

2. Modifikovaný D-odhad

Nechť (X, \mathcal{B}) je měřitelný prostor a $\mathcal{P} = \{P_\theta, \theta \in \Theta \subset \mathbb{R}^k\}$ je třída pravděpodobnostních měr na něm. Nechť $P_\theta \ll \lambda$ kde λ je σ -konečná / pro každé $\theta \in \Theta$ a tudíž existuje $p_\theta = \frac{dP_\theta}{d\lambda}$ [1]. Nechť (X, \mathcal{B}) je kartézský součin měřitelných prostorů (X_i, \mathcal{B}_i) a nechť X_i je i -tá souřadnicová náhodná veličina tj.

$$X_i(x_1, x_2, \dots, x_i, \dots) = x_i. \quad 111$$

Náhodným výběrem rozsahu n nazveme n -tici

$$(X_1, \dots, X_n). \quad 121$$

Pro každý náhodný výběr definujeme pravděpodobnostní míru $P_n \in \mathcal{P}$ následujícím způsobem:

$$P_n(E) = n^{-1} \sum_{i=1}^n \chi_E(X_i) \quad \forall E \in \mathcal{B} \quad 131$$

kde

$$\chi_E(X_i) = \begin{cases} 1 & \text{jestliže } X_i \in E \\ 0 & \text{jinak.} \end{cases} \quad 141$$

Nyní si zavedeme třídu D-odhadů. Nechť f je spojitá, konvexní funkce na $(0, \infty)$, ryze konvexní v $\frac{1}{2}$ a $f(1) = 0$ a pokládáme

$$f(0) = \lim_{\epsilon \rightarrow 0} f(\epsilon), \quad 151$$

$$0 \cdot f\left(\frac{0}{0}\right) = 0, \quad 161$$

$$0 \cdot f\left(\frac{z}{0}\right) = \lim_{\epsilon \rightarrow 0} \epsilon f\left(\frac{z}{\epsilon}\right) = 2 \lim_{u \rightarrow 0} \frac{f(u)}{u} \quad \text{pro každé } z \in (0, 1) \quad 171$$

D-odhad $\{T_n^f\}$ definujeme podmínkami:

$$1/ \quad T_n^f \in \mathcal{P} \quad \text{pro každé } n \text{ přirozené,} \quad 181$$

$$2/ \quad D_f(P_n, P_n^f) = \min_{P \in \mathcal{P}} D_f(P_n, P), \quad 191$$

kde $D_f(\cdot, \cdot)$ je f -divergence /viz Vajda I. 1983//.

Položme $f(u) = \alpha^{-1}(1-u^\alpha)$ pro $\alpha \in (0, 1)$, 1101

$$= -\ln u \quad \text{pro } \alpha = 0 \quad \text{a } u \in \mathbb{R}^+. \quad 1111$$

Pro takovouto funkci má odhad $\{T_n^f\}$ tvar

$$\min_{\theta \in \Theta} E_{\mathcal{P}_n}(1 - p_\theta^\alpha) = \max_{\theta \in \Theta} E_{\mathcal{P}_n}(p_\theta^\alpha) \quad \text{pro } \alpha \in (0, 1) \quad 1121$$

$$\min_{\theta \in \Theta} E_{\mathcal{P}_n}(-\ln p_\theta) = \max_{\theta \in \Theta} E_{\mathcal{P}_n}(\ln p_\theta) \quad \text{pro } \alpha = 0. \quad 1131$$

V článku Vajdy I. /1983/ bylo ukázáno, že odhady tohoto typu jsou konzistentní a asymptoticky normální. V článku Vošvrdy M. /1983/ bylo ukázáno, že v regulárním /podle Rao C.R. /1961//systému hustot podmínka

$$\frac{d^2}{du^2} f(u) \Big|_{u=1} \neq 0 \quad 1141$$

stačí k tomu, aby odhad $\{T_n^f\}$ byl asymptoticky eficientní.

Nyní takový odhad zkonstruujeme vzhledem k normální $\mathcal{N}(\theta, \sigma^2)$ rodině hustot tj.

$$p_\theta(u) = (2\pi\sigma^2)^{-1/2} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2}(u-\theta)^2\right\} \quad 1151$$

Podle /12/ má tento odhad tvar

$$T_n^\alpha = \max_{\theta \in \Theta} E_{\mathcal{P}_n}(p_\theta^\alpha) = \max_{\theta \in \Theta} n^{-1} \sum p_\theta^\alpha(x_i) =$$

$$\begin{cases} = \max_{\theta \in \Theta} n^{-1} \sum_{i=1}^n \exp\left\{-\alpha(x_i - \theta)^2 (2\sigma^2)^{-1}\right\} & \text{pro } \alpha \in (0, 1), \quad 1161 \\ = \min_{\theta \in \Theta} n^{-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \theta)^2 & \text{pro } \alpha = 0. \quad 1171 \end{cases}$$

Jak volit hodnotu α ? Odpověď můžeme nalézt v chování influenční křivky konstruovaného odhadu. V článku Vajdy I. /1983/ je ukázáno chování influenční křivky odhadu uvedeného v /16/, /17/; influenční křivka je definována podle Hubera /1972/, kde ψ -funkce má zde tvar

$$\psi_\theta(x) = \frac{d}{d\theta} f(p_\theta(x)), \quad 1181$$

a odhad budeme nazývat robustní, jestliže má omezenou influenční křivku.

Na obr. 1 je znázorněno chování influenční křivky odhadu uvedeného v /16/, /17/ s parametry $\theta = 0$, $\sigma^2 = 1$ pro různá α . Z obr. 1 je vidět, že existuje $\alpha \in (0, 1)$ takové, že odhad v /16/, /17/ je robustní. Vybereme-li $\alpha = 0.1$ získáme odhad jehož influenční křivka je podobná influenční křivce odhadu, který zavedl Hampel F. /1974/. Též je zajímavá souvislost s α -uřezaným průměrem, kde Hogg V. /1974/ uvádí, že po mnoha experimentálních studiích došli k závěru, že nejvhodnější hodnota je 0.1. Uvidíme později jak 0.1 - uřezaný průměr má blízko k 0.1 - minimálně divergentnímu odhadu /D-odhad/.

Jak volit odhad parametru σ ? Tuto otázku lze řešit dvěma způsoby. Buďto použít v f -divergenci vhodné váhové funkce, které vedou k odhadu, jež má potom tvar

$$\min_{\theta, \sigma^2} n^{-1} \sum_{i=1}^n ((x_i - \theta)^2 - \sigma^2)^\alpha \quad \text{pro } \alpha \in (0, 1). \quad 1191$$

Nebo parametr σ můžeme odhadovat následujícím způsobem:

Nechť $X_{(1)}, \dots, X_{(n)}$ je uspořádaný náhodný výběr. Sestrojíme následující náhodné veličiny

$$W_{(i)} = X_{(n+1-i)} - X_{(i)} \quad \text{pro } 2 \leq i \leq \left[\frac{n}{2} \right] \quad 1201,$$

kde $\left[\frac{n}{2} \right]$ znamená celou část čísla $\frac{n}{2}$. Pro odhad parametru σ bychom mohli použít nestranný odhad Downtona F. /1966/ tvaru

$$\hat{\sigma} = 2 (\pi)^{1/2} (n(n-1))^{-1} \sum_{i=1}^n (i - 2^{-1}(n+1)) X_{(i)}. \quad 1211$$

Použijeme-li rovnost

$$\sum_{i=1}^n (i - 2^{-1}(n+1)) X_{(i)} = 4^{-1} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |X_i - X_j| \quad 1221$$

získáme odhad

$$\hat{\sigma} = 2^{-1} (\pi)^{1/2} (n(n-1))^{-1} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |X_i - X_j|, \quad 1231$$

kde $G = (n(n-1))^{-1} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |X_i - X_j| \quad 1241$

je odhad variability podle Giniho G. /1912/. Po jednoduché úpravě výrazu /24/ získáme následující odhad variability:

$$S_M = \sum_{i=1}^{\left[\frac{n}{2} \right]} \frac{n+1-2i}{n(n-1)} W_{(i)} \quad 1251$$

Výraz /25/ dosadíme do výrazu /16/ a získáme následující odhad: /modifikovaný D-odhad/

$$T_n^{\alpha} = \max_{\theta \in \Theta} n^{-1} \sum_{i=1}^n \exp \left\{ -\alpha \frac{(x_i - \theta)^2}{2 S_M^2} \right\} \quad 1261$$

Tímto jsme získali odhad polohy pravděpodobnostního rozdělení, který budeme v dalším nazývat α -odhadem. Chování ve vychýlenosti a ve varianci tohoto odhadu budeme srovnávat s chováním níže uvedených odhadů polohy pravděpodobnostního rozdělení. Srovnání bude prováděno jak na diskretních, tak na spojitých pravděpodobnostních modelech. Též bude prováděna kontaminace a to jak symetrická, tak asymetrická.

3. Srovnávací odhady

A. Skupina obsahující robustní odhady

- 1 T α -odhad, který byl výše popsán
- 2 T Maximálně věrohodný odhad polohy pravděpodobnostního rozdělení pro rozdělení Bernoulliho, binomické, Poissonovo, geometrické, Johnsonovo a normální je aritmetický průměr
- 3 T Hodges - Lehmannův odhad má tvar:

$$T_n^{HL} = \text{med} \left\{ \frac{1}{2} (X_{(i)} + X_{(j)}) \right\} \quad \text{pro } i, j = 1, 2, \dots, n. \quad 1271$$

4T α - uřezaný průměr má tvar:

$$T_n^\alpha = \frac{1}{n - 2[\alpha n]} \sum_{i=[\alpha n]+1}^{n - [\alpha n]} X_{(i)}$$

kde $\alpha = 0.1$

1281

5T Hampelův odhad polohy má tvar:

T_n^H je řešením rovnice

$$\sum_{i=1}^n \varphi\left(\frac{X_{(i)} - T_n^H}{s_1}\right) = 0$$

1291

kde $\varphi(u) = \text{sgn } u \cdot \begin{cases} |u| & \text{jestliže } 0 \leq |u| < 2 \\ 2 \frac{5.5 - |u|}{3.5} & 2 \leq |u| < 5.5 \\ 0 & 5.5 \leq |u| \end{cases}$

$s_1 = \text{med} \{ |X_i - \text{med} \{ X_i \} | \}$ pro $i=1, \dots, n$

8. Skupiny obsahující adaptivní odhady

6T Takeuchiho odhad má následující tvar:

$$T_n^{TK} = \frac{\sum_{\alpha} \sum_{\beta} \tilde{s}^{\alpha\beta} T_{\alpha}^{\beta}}{\sum_{\alpha} \sum_{\beta} \tilde{s}^{\alpha\beta}}$$

1301

kde

$$T_{\alpha}^{\beta} = \sum_{i=1}^n p_{\alpha}^i X_{(i)}$$

$$p_{\alpha}^i = \frac{\binom{i-1}{\alpha-1} \binom{n-i}{k-\alpha}}{\binom{n}{k}}$$

$\alpha < i < n - k + \alpha$

= 0

jinak ,

$$s_{\alpha\beta} = \sum_{i,j} p_{\alpha\beta}^{ij} X_{(i)} X_{(j)} - T_{\alpha}^{\beta} T_{\beta}^{\alpha}$$

$\alpha < \beta$

$$p_{\alpha\beta}^{ij} = \frac{\binom{i-1}{\alpha-1} \binom{j-i-1}{\beta-\alpha-1} \binom{n-j}{k-\beta}}{\binom{n}{k}}$$

$\alpha < i, \beta \leq n - j + k$

= 0

jinak

$$\tilde{s}_{\alpha\beta} = 2^{-1} (s_{\alpha\beta} + s_{\beta\alpha}), \quad \tilde{s}^{\alpha\beta} = (\tilde{s}_{\alpha\beta})^{-1}, \quad k = \left\lceil \left(\frac{37n}{20} \right)^{1/2} \right\rceil$$

7T Hogg's 69 má následující tvar:

Vybírá se mezi čtyřmi odhady podle hodnoty výběrové špičatosti

$$K = \frac{n \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^4}{\left(\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \right)^2}$$

1311

Jestliže $K < 1.9$

užije se aritmetický průměr z horního a dolního výběrového kvantilu vypočteného z dat

, $1.9 \leq K < 3.1$

aritmetický průměr

$$3.1 < k \leq 4.5$$

$$4.5 < k$$

ufixnutý aritmetický průměr s $\alpha = 0.25$

$$T_n^{GA}(x) = 0.3X_{([\frac{n}{3}] + 1)} + 0.4X_{([\frac{n}{2}])} + 0.3X_{(n - [\frac{n}{3}])}$$

/Gastwirthův odhad/

9T Hogg' 67 má podobnou konstrukci jako Hogg' 69 s tím, že výběr mezi odhady je prováděn následovně:

Jestliže $k < 2$

užije se aritmetický průměr z horního a dolního výběrového kvartilu vypočteného z dat

$$2 \leq k \leq 4$$

aritmetický průměr

$$4 < k \leq 5.5$$

ufixnutý aritmetický průměr s $\alpha = 0.25$

$$5.5 < k$$

medián

9T Bickelův odhad má následující tvar:

$$T_{n,\alpha}^B = \frac{1}{n - 2[\tilde{n}\alpha]} \sum_{i=2}^{n-1} X_{([\tilde{n}\alpha] + i)} + \frac{(1 + [\tilde{n}\alpha] - \tilde{n}\alpha)}{n - 2[\tilde{n}\alpha]} (X_{([\tilde{n}\alpha] + 1)} + X_{(n - [\tilde{n}\alpha])})$$

1321

kde $\tilde{\alpha}$ je takové $\alpha \in \langle 0, 1/4 \rangle$ pro něj je výraz

$$\hat{B}(\alpha) = \frac{1}{(1 - 2\alpha)^2} \left[\sum_{j=[n\alpha]+2}^{n-[n\alpha]-1} (X_{(j)})^2 + \alpha (X_{([n\alpha]+1)}^2 + X_{(n-[n\alpha])}^2) \right]$$

1331

minimální. Náhodné veličiny $X_{(i)}$ mají distribuční funkci $\tilde{F}(\cdot)$ jenž je symetrisovanou verzí distribuční funkce F t.j.

$$\tilde{F}(t) = 2^{-1} \{ F(t - F^{-1}(1/2)) + \bar{F}(t - F^{-1}(1/2)) \}$$

kde $\bar{F}(t) = 1 - F(-t)$.

10T Symetrisovaný adaptivní uzezaný průměr je Bickelův odhad u něhož odhad variance je založen na pseudovýběrech rozsahu $2n$ v každém kroku.

11T Jaeckelův odhad má následující tvar:

$$T_{n,\tilde{\alpha}}^J = \frac{1}{n - 2[\tilde{n}\tilde{\alpha}]} \sum_{i=2}^{n-1} X_{([\tilde{n}\tilde{\alpha}] + i)} + \frac{(1 + [\tilde{n}\tilde{\alpha}] - \tilde{n}\tilde{\alpha})}{n - 2[\tilde{n}\tilde{\alpha}]} (X_{([\tilde{n}\tilde{\alpha}] + 1)} + X_{(n - [\tilde{n}\tilde{\alpha}])})$$

1341

kde $\tilde{\alpha}$ je takové $\alpha \in \langle 0, 1/4 \rangle$ pro něj je výraz

$$\hat{A}(\alpha) = \frac{1}{(1 - 2\alpha)^2} \left[\sum_{j=[n\alpha]+2}^{n-[n\alpha]-1} (X_{(j)} - T_{n,\alpha}^J)^2 + \alpha \{ (X_{([n\alpha]+1)} - T_{n,\alpha}^J)^2 + (X_{(n-[n\alpha])} - T_{n,\alpha}^J)^2 \} \right]$$

1351

minimální.

12T Jaeckel-Bickelův odhad spočívá ve výběru takového Jaeckelova odhadu pro nějž je $\hat{A}(\cdot)$, kde \hat{A} je počítáno z $\hat{A}([\frac{n}{3}]/n)$ a $\hat{A}([\frac{n}{2}]/n)$ minimální.

13T Lineární kombinace dvou uzezaných průměrů má následující tvar:

$$T_{\alpha}^{LK} = c \frac{[0.05n]}{n} + (1-c) \frac{[0.25n]}{n}$$

1361

kde $c = \frac{V_{22} - V_{23}}{V_{11} - 2V_{12} + V_{22}}$, $V_{11} = \hat{A}\left(\frac{[0.05n]}{n}\right)$, $V_{12} = \hat{B}\left(\frac{[0.05n]}{n}, \frac{[0.25n]}{n}\right)$, $V_{22} = \hat{A}\left(\frac{[0.25n]}{n}\right)$ 157/

pro $n = 2k$, $k = 1, 2, \dots$,

$$\hat{A}(\alpha) = \frac{1}{(1-2\alpha)^2} \left\{ \sum_{j=k+1}^{[n(1-\alpha)]} (X_{(j)} - X_{(n-j+1)})^2 + \alpha (X_{(n-[n\alpha])} - X_{([n\alpha]+1)})^2 \right\} \quad 158/$$

$$\hat{B}(d_1, d_2) = \frac{1}{(1-2d_1)(1-2d_2)} \left\{ \sum_{j=k+1}^{[n(1-d_1)]} (X_{(j)} - X_{(n-j+1)})^2 + \sum_{j=[n(1-d_2)]}^{[n(1-d_1)]} (X_{(j)} - X_{(n-j+1)})^2 \right. \\ \left. + (X_{([n(1-d_2)])} - X_{([nd_2]+1)})^2 + d_1 (X_{([n(1-d_2)])} - X_{([nd_2]+1)}) (X_{([n(1-d_2)])} - X_{([nd_2]+1)}) \right\} \quad 159/$$

s $d_1 < d_2$ a vybírá se takové d, d_1, d_2 aby asymptotická variance odhadu byla minimální.

16T Johnsův odhad má následující tvar:

$$T_n^{JH} = c_1 T_{n,1} + c_2 T_{n,2} \quad 160/$$

kde

$$T_{n,1} = \frac{1}{2s} \sum_{j=r+1}^{r+s} (X_{(j)} + X_{(n-j+1)}) \quad 161/$$

$$T_{n,2} = \frac{1}{n-2r-2s} \sum_{j=r+s+1}^{[n]} (X_{(j)} + X_{(n-j+1)}) \quad 162/$$

s $c_1 + c_2 = 1$ 163/

• $c_1 \sim \frac{1}{D_1^2} \left(\frac{2s(n+r+2s)}{(2r+s)(n-2r)} \right) - \frac{2}{D_1 D_2} \frac{n-2r-2s}{n-2r}$ 164/

$c_2 \sim \frac{1}{D_2^2} \left(\frac{2(n-2r-2s)}{n-2r} \right) - \frac{4}{D_1 D_2} \left(\frac{s}{n-2r} \right)$ 165/

D_i jsou proporcionální k délkám vstupních proměnných v $T_{n,i}$ pro $i=1,2, n \leq 20$.

15T Adaptivní forma přeskokování má následující tvar:

Jestliže

body leží za bodem s

potom užijeme následujícího odhadu

$$\frac{1}{10} (4. \text{medián} + 2 \cdot (1/4(3/4) - \text{kvantilu}) + 1/8(7/8) - \text{kvantilu}) \quad 166/$$

body leží za bodem s, ale před bodem c

$$T_n^{TR} = \frac{1}{4} (h_1 + 2X_{([n/4])} + h_2) \quad 167/$$

body leží za bodem c

jednoduchý c - přeskokující medián 168/

jestliže n není násobek 4

169/

kde $h_1 = \begin{cases} X_{([n/4])} \\ \frac{1}{2} (X_{([n/4])} + X_{([n/4]+1})} \end{cases}$

jestliže n je násobek 4

$$h_2 = \begin{cases} X_{(n+1 - \lfloor \frac{n+3}{4} \rfloor)} \\ \frac{1}{2} (X_{(n-1 - \lfloor \frac{n}{4} \rfloor)} + X_{(n - \lfloor \frac{n}{4} \rfloor)}) \end{cases}$$

jestliže n není násobek 4

1501

jestliže n je násobek 4

$$h = (h_2 - h_1) \quad (\text{hugas})$$

$$c_1 = h_1 - 2(h_2 - h_1)$$

$$c_2 = h_2 + 2(h_2 - h_1)$$

$$c = c_2 - c_1$$

$$t_1 = h_1 - 1.5(h_2 - h_1)$$

$$t_2 = h_2 + 1.5(h_2 - h_1)$$

$$t = t_2 - t_1$$

$$z_1 = h_1 - 1(h_2 - h_1)$$

$$z_2 = h_2 + 1(h_2 - h_1)$$

$$s = z_2 - z_1$$

/přeskakování je procedura, která zahrnuje vymazávání těch pozorování ležících "vně" c_i , t_i nebo z_i , tedy máme $C = (c, s)$ přeskakování/.

16^T Andrews a kol. odhad je M-odhad pro který

$$\varphi(x) = \begin{cases} \sin \frac{x}{2.1} \\ 0 \end{cases}$$

jestliže $|x| < 2.1\pi$

1511

jinak.

Rovnice tohoto M-odhadu T_n^A má tvar

$$\sum_{i=1}^n \varphi\left(\frac{X_{(i)} - T_n^A}{s_i}\right) = 0$$

1521

4. Použité pravděpodobnostní modely

Srovnávání bude prováděno na následujících pravděpodobnostních modelech:

a/ Bernoulliho rozdělení

$$p_\theta(x) = \theta^x (1-\theta)^{1-x}$$

$$\theta = 0.3$$

pro $x=0,1$

1531

b/ Binomické rozdělení

$$p_\theta(x) = \binom{n}{x} \theta^x (1-\theta)^{n-x}$$

$$\theta = 0.3$$

pro $x=0,1,\dots,n$

1541

c/ Poissonovo rozdělení

$$p_\theta(x) = e^{-\theta} \frac{\theta^x}{x!}$$

$$\theta = 3$$

pro $x=0,1,\dots$

1551

d/ Geometrické rozdělení

$$p_{\theta}(x) = \theta(1-\theta)^x$$

$$\theta = 0.75$$

pro $x=0,1,2,\dots$

156/

e/ Johnsonovo rozdělení

$$p_{\theta}(x) = \frac{2}{(2\pi)^{1/2}} \frac{1}{(x - (\theta - 1/2))(1 - x + \theta - 1/2)} \exp\left\{-\frac{1}{2} \left(2 \ln \frac{x - (\theta - 1/2)}{1 - x + \theta - 1/2}\right)^2\right\}$$

pro $\langle 0, 1 \rangle$

157/

$$\theta = 0.5$$

f/ Normální rozdělení

$$p_{\theta}(x) = \frac{1}{(2\pi)^{1/2}} \exp\left\{-\frac{1}{2}(x - \theta)^2\right\}$$

pro $x \in \mathbb{R}^1$

158/

$$\theta = 0.3$$

5. Forma experimentu

Experiment má následující formu:

- 1/ rozsah náhodného výběru bude $n = 20$
- 2/ provádí se vždy 30 opakování experimentu
- 3/ vypočítáme aritmetický průměr z 30 hodnot odhadů a aritmetický průměr z 30 hodnot výběrových variancí
- 4/ kontaminace je prováděna následovně:

symetrická:

$$X_{(1)}, \dots, X_{(n-[n\varepsilon])}, Y_{(n-[n\varepsilon]+1)}, \dots, Y_{(n)}$$

159/

kde X je náhodná veličina s pravděpodobnostním rozdělením postupně typu a, b, c, d, e, f ,

Y je náhodná veličina s rovnoměrným rozdělením na intervalu $(-10 + \theta, 10 + \theta)$,

160/

$$\varepsilon = 0.0, (= 0.05, = 0.1, = 0.25, = 0.5)$$

161/

asymetrická:

$$X_{(1)}, \dots, X_{(n-[n\varepsilon])}, Y_{(n-[n\varepsilon]+1)}, \dots, Y_{(n)}$$

kde Y je náhodná veličina s pravděpodobnostním rozdělením na intervalu $(0, 5)$,

162/

jinak je situace obdobná jako v případě symetrické kontaminace.

6. Vyhodnocení experimentu

Vyhodnocení experimentu budeme provádět následovně:

Označme si O_{ij} hodnoty odhadu Z^T ze j -tého pravděpodobnostního modelu, kde $i=1, \dots, 16, j=1, \dots, 6$. Provedeme normování a vypočteme relativní chybu odhadu RE_j

$$RE_T(i) = \frac{1}{6} \sum_{j=1}^6 \frac{|O_{ij} - \theta_j|}{\frac{1}{k} \sum_{l=1}^k |O_{lj} - \theta_j|}$$

$i=1,2,3,4,5$

163/

pro skupinu A / $k=5$ / a

$i=1,2,6,7,\dots,16$

pro skupinu B / $k=13$ /.

Dále si označme V_{ij} hodnoty výběrové variance odhadu z^T za j -tého pravděpodobnostního modelu. Vypočteme si relativní varianci odhadu RV_T

$$RV_T(i) = \frac{1}{6} \sum_{j=1}^6 \frac{V_{ij}}{\frac{1}{k} \sum_{l=1}^k V_{lj}}$$

$i=1,2,\dots,5$

164/

pro skupinu A / $k=5$ / a

$i=1,2,6,\dots,16$

pro skupinu B / $k=13$ /.

Označme si

$$RE_T^{(1)} = \{RE_T(1), \dots, RE_T(5)\}$$

165/

$$RV_T^{(1)} = \{RV_T(1), \dots, RV_T(5)\}$$

166/

$$RE_T^{(2)} = \{RE_T(1), RE_T(2), RE_T(6), \dots, RE_T(16)\}$$

167/

$$RV_T^{(2)} = \{RV_T(1), RV_T(2), RV_T(6), \dots, RV_T(16)\}$$

168/

a $r(\cdot)$ bude značit pořadí v posloupnosti. Množiny 165/ - 168/ postupně uspořádáme v nerostoucí posloupnosti. Každému prvku přiřadíme jeho pořadí. V případě, že prvky jsou si rovny, přiřazujeme každému aritmetický průměr jedné z permutací jejich pořadí. Odhadu z^T dáváme přednost před odhadem z^T pro $i \neq l$, jestliže

$$r(RE_T(i)) + r(RV_T(i)) > r(RE_T(l)) + r(RV_T(l))$$

169/

Odhad z^T je rovnocenný odhad z^T pro $i \neq l$ jestliže

$$r(RE_T(i)) + r(RV_T(i)) = r(RE_T(l)) + r(RV_T(l)).$$

170/

7. Závěr

Výsledky experimentů jsou uvedeny v tab. 1 pro robustní odhady a asymetrickou kontaminaci /pro symetrickou kontaminaci viz Simonoff K.S. /1983//. Z výsledků uvedených v tab.1 vidíme, že modifikovaný D-odhad patří do nejlepší třídy jako maximálně věrohodný odhad pro 0%-kontaminaci a v této nejlepší třídě se drží až do 25%-kontaminace. Ve třídě robustních odhadů můžeme tvrdit, že ve zkoumané třídě distribučních funkcí je použití modifikovaného D-odhadu polohy až do 25%-kontaminace spolehlivé.

Poněkud jinou situaci nám nabízejí výsledky uvedené v tab.2. Pro 0%-kontaminaci patří do nejlepší třídy z^T , z^T , z^T . Pro jakoukoli 5% kontaminaci je spolehlivé použít odhad polohy z^T a pro jakoukoli 10% kontaminaci je spolehlivé použít odhad polohy z^T . Pro symetrickou kontaminaci až 10% je spolehlivé použít odhad polohy z^T a pro asymetrickou kontaminaci až do 25% je spolehlivé použít odhad z^T . Z uvedeného je vidět, že modifikovaný D-odhad není konkurence schopný s některými adaptivními odhady. Kvalitativní analýza je uvedena v tab. 3 a 4.

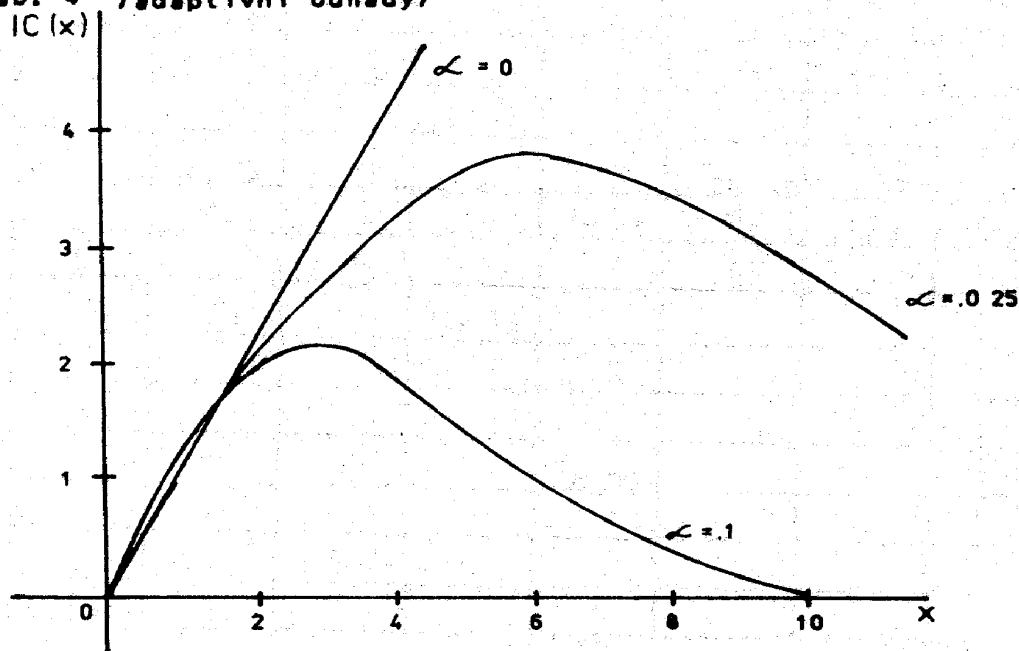
	0%	5%	10%	25%	50%
BE	1 ^T 2 ^T	1 ^T 4 ^T	1 ^T 4 ^T	1 ^T 4 ^T	
GO		2 ^T		5 ^T	1 ^T 2 ^T 3 ^T 4 ^T 5 ^T
BA	3 ^T 4 ^T 5 ^T	3 ^T 5 ^T	2 ^T 3 ^T 5 ^T	2 ^T 3 ^T	

Tab. 3 Asymetrická kontaminace /robustní odhady/

KATEGORIE	BE	BT	GO	WR	BA
	NEJLEPŠÍ	LEPŠÍ	DOBŘÝ	HORŠÍ	ŠPATNÝ
	/26-22/	/21-17/	/16-12/	/11-7/	/6-2/
	Symetrická kontaminace			Asymetrická kontaminace	

	0%	5%	10%	25%	50%	0%	5%	10%	25%	50%
BE	2 ^T 6 ^T 12 ^T	12 ^T	6 ^T	—	—	2 ^T 6 ^T 12 ^T	12 ^T 13 ^T	6 ^T 13 ^T	13 ^T	—
BT	1 ^T 13 ^T	1 ^T 6 ^T 10 ^T 13 ^T	13 ^T	6 ^T 13 ^T	1 ^T 2 ^T 8 ^T	1 ^T 13 ^T	6 ^T 11 ^T	1 ^T 10 ^T	1 ^T 9 ^T 10 ^T 16 ^T	1 ^T 2 ^T 6 ^T 10 ^T 11 ^T 16 ^T
GO	7 ^T 10 ^T 11 ^T	7 ^T 8 ^T	1 ^T 7 ^T 8 ^T 9 ^T 10 ^T 12 ^T 14 ^T 16 ^T	1 ^T 2 ^T 7 ^T 8 ^T 9 ^T 10 ^T 11 ^T 14 ^T 15 ^T	6 ^T 7 ^T 9 ^T 10 ^T 12 ^T 14 ^T	7 ^T 10 ^T 11 ^T	1 ^T 8 ^T 10 ^T 14 ^T 16 ^T	7 ^T 12 ^T 14 ^T	2 ^T 11 ^T 14 ^T	9 ^T 12 ^T
WR	8 ^T 9 ^T 14 ^T	9 ^T 14 ^T	2 ^T 11 ^T	12 ^T 15 ^T	11 ^T 13 ^T 15 ^T 16 ^T	8 ^T 9 ^T 14 ^T	7 ^T 9 ^T 15 ^T	8 ^T 9 ^T 16 ^T	6 ^T 7 ^T 8 ^T 12 ^T	7 ^T 8 ^T 13 ^T 15 ^T
BA	15 ^T 16 ^T	2 ^T 15 ^T	15 ^T			15 ^T 16 ^T	2 ^T	2 ^T 15 ^T	15 ^T	14 ^T

Tab. 4 /adaptivní odhady/



Tab. 1 Asymetrická kontaminace /robustní odhady/

POŘADÍ	0%	5%	10%	25%	50%
10	2 ^T	1 ^T	4 ^T		
9					
8	1 ^T	4 ^T	1 ^T	1 ^T 4 ^T	
7				5 ^T	
6		2 ^T			1 ^T 2 ^T 3 ^T 4 ^T 5 ^T
5					
4	4 ^T		2 ^T	2 ^T	
3	3 ^T	3 ^T 5 ^T	5 ^T	3 ^T	
2			3 ^T		

Symetrická kontaminace

Asymetrická kontaminace

POŘADÍ	U (<-10+θ, 10+θ>)					U (<0,5>)				
	0%	5%	10%	25%	50%	0%	5%	10%	25%	50%
26		12 ^T					12 ^T			
25								13 ^T		
24	2 ^T 6 ^T					2 ^T 6 ^T	13 ^T	6 ^T		
23	12 ^T		6 ^T			12 ^T			13 ^T	
22										
21		13 ^T	13 ^T				6 ^T			10 ^T 11 ^T
20	1 ^T	6 ^T			1 ^T				10 ^T	
19						1 ^T		10 ^T 11 ^T		
18	13 ^T	10 ^T		13 ^T	2 ^T	13 ^T	11 ^T		1 ^T 16 ^T	16 ^T
17	10 ^T	1 ^T		6 ^T	8 ^T				9 ^T	1 ^T 6 ^T 2 ^T
16			10 ^T		6 ^T					9 ^T
15			1 ^T 2 ^T	16 ^T	7 ^T 9 ^T 10 ^T	10 ^T	1 ^T	1 ^T	11 ^T 14 ^T	
14			12 ^T 16 ^T	1 ^T 2 ^T 8 ^T		11 ^T		7 ^T	2 ^T	
13		7 ^T 8 ^T 11 ^T	8 ^T 9 ^T	7 ^T 10 ^T	12 ^T			12 ^T 14 ^T		
12	11 ^T	16 ^T	14 ^T		14 ^T		8 ^T 10 ^T			
11	9 ^T 14 ^T	9 ^T	11 ^T	12 ^T	13 ^T 15 ^T			16 ^T	6 ^T 12 ^T	7 ^T 12 ^T 15 ^T
10			2 ^T	15 ^T	16 ^T	9 ^T 14 ^T	7 ^T	9 ^T	7 ^T	
9	7 ^T 8 ^T					11 ^T		8 ^T		13 ^T
8							9 ^T 15 ^T		8 ^T	
7		14 ^T				7 ^T 8 ^T				
6		2 ^T								
5	15 ^T 16 ^T	15 ^T	15 ^T			15 ^T 16 ^T		2 ^T		
4										
3							2 ^T	15 ^T		
2									15 ^T	14 ^T

Tab.2 Symetrická a asymetrická kontaminace /adaptivní odhady/

8. Odkazy

- [1] Andrews D.F. et al. /1972/, Robust Estimates of Location, Princeton, New Jersey, Princeton University Press
- [2] David H.A. /1968/, Order Statistics, New York, Wiley
- [3] Downton F. /1966/, Linear Estimates with Polynomial Coefficients, Biometrika 53, 129-41
- [4] Gini C. /1912/, Variabilita e Mutabilita, Anno 3, Part 2, pp. 88, Studi Economico-Giuridici della R. Universita de Cagliari
- [5] Hampel F.R. /1974/, The Influence Curve and its Role in Robust Estimation, JASA 69, pp. 383-93
- [6] Hogg V. /1974/, Adaptive Robust Procedures: A partial Review and some Suggestions for Future, Applications and Theory, JASA, 1969, 909-23
- [7] Huber P.I. /1972/, Robust Statistics: A review, Ann. Math. Statist. 43, 1041-67
- [8] Johnson N.L. /1949/, Systems of Frequency Curve Generated by Methods of Translation, Biometrika 36, 149
- [9] Rao C.R. /1961/, Asymptotic Efficiency and Limiting Information, Proc. Fourth Berkeley Symposium, University of California, 1, 531-46
- [10] Simonoff J.S. /1983/, A comparison of robust methods and detection of outliers techniques when estimating a location parameter, Proc. 14th Symp. Interface, New York
- [11] Vajda I. /1983/, Minimum Divergence Principle in Statistical Estimation, Statistics and Decisions, 1
- [12] Vošvrda M. /1983/, On Second Order Efficiency of Minimum Divergence Estimators, Trans. 9th Prague Conf., Prague