

Konfidenčná oblasť parametrov strednej hodnoty
v zmiešanom lineárnom modeli

Volnufová, J., Witkovský, V., Bognárová, A.

Ústav merania a meracej techniky CEFRV SAV
Dúbravská 9, 842 19 Bratislava

Zmiešaný lineárny model je daný následovne /pozri [2] /:

(1) $Y = X\beta + \varepsilon$, $E(\varepsilon) = 0$, $E(\varepsilon\varepsilon') = \sum_{i=1}^p V_i V_i'$, kde Y je n -rozmerný náhodný vektor so strednou hodnotou $X\beta$, kde matice X typu $n \times k$ a V_i $i=1, \dots, p$ typu $n \times n$ sú známe. $\beta = (\beta_1, \dots, \beta_k)'$ a $V = (V_1, \dots, V_p)'$ sú neznáme vektorové parametre, $\beta \in \mathbb{R}^k$, $V \in \Theta \subset \mathbb{R}^P$, kde Θ obsahuje otvorenú množinu.

V modeli (1) sa vyšetrujú bodové odhady lineárnych funkcionálov parametrov β typu $g(\beta) = f'V$ a lineárne funkcionály $h(\beta) = p'\beta$ vektorového parametra β . Odhady $g(\beta)$ sa študujú obvykle v triede kvadratických odhadov $Q = \{YAY, A$ symetrická}, pričom sa požadujú vlastnosti ako je nevychýlenosť, lokálne, resp. globálne minimálna disperzia a invariantnosť vzhľadom na posun v strednej hodnote. Optimalitu odhadu $\tilde{g}(\beta) \in Q$ je treba študovať prirodzene v závislosti od typu rozdelenia vektora Y , resp. ε .

Všeobecne známy je kvadratický odhad $\hat{g}(\beta)$ typu MINQUE, ktorý v roku 1971 zaviedol C.R.Rao / pozri [4] /, pričom $\hat{g}(\beta)$ je invariantný, nevychýlený a za predpokladu, že Y má n -rozmerné normálne rozdelenie má $\hat{g}(\beta)$ vlastnosť lokálnej optimality vzhľadom na disperziu.

Vychádzajúc z odhadu $f'V$, resp. V_i $i = 1, \dots, p$, lineárne odhady $h(\beta) = p'\beta$ majú vlastnosť optimality vzhľadom na disperziu vždy závisiacu od odhadu \hat{V}_i $i = 1, \dots, p$.

Prirodzená otázka je, ako vyzerajú intervalové odhady funkcionálu $p'\beta$, resp. konfidenčná oblasť parametra $\beta \in \mathbb{R}^k$. Optimálny lineárny bodový odhad $h(\beta)$ je daný vzťahom

$$(2) \quad \hat{h}(\beta) = p'(X'V(\beta)^{-1}X)^{-1}X'V(\beta)^{-1}Y.$$

Využívame predpoklad, že matice X má plnú hodnosť, t.j. $r(X) = k$ a $V(\beta) = \sum_{i=1}^p V_i V_i'$ je regulárna pre každé $\beta \in \Theta$. Označme odhad parametra β založený na odhadе parametra β

$$(3) \quad \hat{\beta} = (X'V(\beta)^{-1}X)^{-1}X'V(\beta)^{-1}Y, \text{ kde } V(\beta) = \sum_{i=1}^p \hat{V}_i V_i.$$

Statistické vlastnosti odhadu $\hat{\beta}$ nie sú dostatočne preskúmané. Niektoré asymptotické vlastnosti sú uvedené v práci [3] / pozri [3] časť 1.5.3./.

Iný prístup je uvedený v práci Kubáček [1]. Úvaha je založená na predpoklade, že máme k dispozícii m nezávislých opakovaní vektora Y . Kvadratický odhad $\hat{\beta}$ využíva $\bar{Y} = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m Y_i$ a $S = \frac{1}{m-1} \sum_{i=1}^m (Y_i - \bar{Y})(Y_i - \bar{Y})'$, pričom odhad $\tilde{\beta} = (X'V(\beta)^{-1}X)^{-1}X'V(\beta)^{-1}\bar{Y}$. V práci [1] je odvodený asymptotický konfidenčný interval pre lineárny funkcionál $G\beta$.

V ďalšom uvažujeme $\hat{\beta}$ - MINQUE odhad parametra β . Použijeme nasledujúce označenia: $N = I - X(X'X)^{-1}X' = I - XX'$

$$V_0 = V(T_0) = \sum_{i=1}^p \nu_{i,0} V_i, \text{ kde } \nu_0 \in \Theta \text{ je pevne zvolený parameter}$$

$S_{(MV_0M)^+}$ je matica, ktorej i,j - ty element je

$$\{S_{(MV_0M)^+}\}_{i,j} = \text{tr}(MV_0M)^+ V_i (MV_0M)^+ V_j$$

Vychádzajúc z tohto značenia dá sa ukázať, že kovariančná matica MINQUE odhadu $\hat{\beta}$ v bode β_0 je

$$(4) \quad \text{var } \hat{\beta} = 2 S_{(MV_0M)^+}^{-1}$$

V odhade $\hat{\beta}$ zo vzťahu (3) použijeme $\hat{\beta}$ - MINQUE odhad.

Lema 1. Nech $L \in R^n$. Nech $Y \sim N_n(X\beta, V(\beta))$ a $Y'A_0Y = \hat{\beta}$, kde $A_0X = 0$.

Potom $\text{cov}(L'Y, Y'A_0Y) = 0$ pre každý vektor $L \in R^n$.

Dôkaz: K dôkazu si stačí uvedomiť skutočnosť: $\text{cov}(L'Y, Y'A_0Y) = 2L'V(\beta)A_0X\beta$.

Aproximujme odhad $\hat{\beta}$ a $\hat{\beta}(Y, \hat{\beta})$ lineárnym funkcionálom, t.j.

$$\hat{\beta}(Y, \hat{\beta}) \approx \hat{\beta}(X\beta, \beta) + \left[\frac{\partial \hat{\beta}(Y, \hat{\beta})}{\partial Y'} \right]_{X\beta} (Y - X\beta) + \left[\frac{\partial \hat{\beta}(Y, \hat{\beta})}{\partial \hat{\beta}} \right]_{\beta} (\hat{\beta} - \beta), \text{ čo po vyu-}$$

jadrení parciálnych derivácií prejde do tvaru

$$(5) \quad \hat{\beta}(Y, \hat{\beta}) \approx \beta + (X'V(\beta)^{-1}X)^{-1}X'V(\beta)^{-1}(Y - X\beta) + \\ + (X'V(\beta)^{-1}X)^{-1}X'V(\beta)^{-1}(-V_1V(\beta)^{-1}v, -V_2V(\beta)^{-1}v, \dots, -V_pV(\beta)^{-1}v)(\hat{\beta} - \beta)$$

Použili sme označenie $v = [I - X(X'V(\beta)^{-1}X)^{-1}X'V(\beta)^{-1}]Y$.

Lema 2. Kovariančná matica vektora $\hat{\beta}(Y, \hat{\beta})$ v bode β sa približne rovná

$$(6) \quad \text{cov}_{\hat{\beta}} \hat{\beta}(Y, \hat{\beta}) \approx (X'V(\beta)^{-1}X)^{-1} + (X'V(\beta)^{-1}X)^{-1}X'V(\beta)^{-1} \begin{pmatrix} v_1 V(\beta)^{-1} v_1 \\ \vdots \\ v_p V(\beta)^{-1} v_p \end{pmatrix}$$

$$+ 2 S_{(MV_0M)^+}^{-1} \cdot \begin{pmatrix} v' V(\beta)^{-1} v_1 \\ \vdots \\ v' V(\beta)^{-1} v_p \end{pmatrix} \cdot V(\beta)^{-1} X (X'V(\beta)^{-1}X)^{-1}$$

Dôkaz: Vyplýva zo vzťahu (5) a z lemy 1.

Vzťah (5) udáva len veľmi hrubé približenie funkcie $\hat{\beta}$ jej lineurizáciou, preto aj kovariančná matica v leme 2 je hrubým približením ku skutočnej kovariančnej matici vektora $\hat{\beta}(Y, \hat{\beta})$.

Naším cieľom bolo simuláciou porovnať empirický konfidenčný interval pre

parameter β s intervalom, ktorý dostaneme využitím vzťahu (6), tzv. teoretickým intervalovým odhadom parametra β .

Model z ktorého sme vychádzali bol daný maticou $X = (1, 2, 3, 4, 5)'$,

$$\beta = 3,28; \nu_1 = 1; \nu_2 = 4 \text{ a maticami } V_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \text{ a } V_2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Simulovali sme 200 5 - rozmerných realizácií vektora Y z normálneho rozdelenia, rovnomerného rozdelenia a U - rozdelenia. Okrem uvedených symetrických rozdelení sme použili Burrovo rozdelenie, ktoré má parametre $\nu_1 = (0,059999)^2$ a $\nu_2 = (0,365999)^2$ / pozri [5] /.

Empirické 95 % - né intervalové odhady sú zhnuté následovne:

normálne rozdelenie $\langle 2,743120, 3,748333 \rangle$

rovnomerné rozdelenie $\langle 2,723232, 3,804054 \rangle$

U - rozdelenie $\langle 2,784301, 3,765919 \rangle$

Burrovo rozdelenie $\langle 3,246234, 3,311091 \rangle$

U teoretických intervalových odhadov sa ukázala veľmi veľká závislosť od odhadov $\hat{\beta}$, čo sa prejavilo v tom, že až 30 - 50 % z 200 odhadov neprekryvalo skutočnú strednú hodnotu $\beta = 3,28$.

Vzťah (6) nemožno považovať za dobré priblíženie kovariančnej matice $\hat{\beta}(Y, \hat{\beta})$ a v ďalšom je treba využiť jej vyjadrenie pomocou rozvoja do vyšších rádov.

Literatúra

- [1] Kubáček,L.: Asymptotical confidence region in a replicated mixed linear model with an estimated covariance matrix.
/ zaslané do Aplikace matematiky /
- [2] Kleffe,J.: Simultaneous estimation of expectation and covariance matrix in linear models. Math. Operationsforsch. Statist., Ser. Statistics, Vol. 9 / 1978 / No.3, 443 - 478.
- [3] Humák,K.M.S.: Statistische Methoden der Modellbildung III. Akademie - Verlag Berlin, 1984
- [4] Rao,C.R.: Estimation of variance and covariance components - LEINQUE theory. J. Mult. Analysis 1, /1971/, 445 - 456.
- [5] Burr,I.W.: Parameters for a general system of distributions to match a grid of α^3 and α^4 . Communications in Statistics 2, / 1973 /, 1 - 21 .