

# Nesimultánní změny ve složkách náhodného vektoru

Daniela JARUŠKOVÁ

FSv ČVUT, Katedra matematiky, Thákurova 7, CZ 166 29 Praha 6

V časových okamžicích  $i = 1, \dots, n$  pozorujeme posloupnost nezávislých dvourozměrných vektorů  $\{(X_1(i), X_2(i))\}$  takových, že  $\text{corr}(X_1(i), X_2(i)) = \rho$ . (Pro začátek předpokládejme, že jsou studované vektory normálně rozdělené.)

Předpokládáme, že v každé souřadnici došlo v neznámém čase ke skoku o neznámé velikosti ve střední hodnotě, přičemž doby, ve kterých dochází ke skoku se nemusí shodovat.

## Odhady

Problém:

$$\begin{aligned} X_1(i) &= a + e_1(i), \quad i = 1, \dots, k_1^*, & X_2(i) &= b + e_2(i), \quad i = 1, \dots, k_2^*, \\ X_1(i) &= e_1(i), \quad i = k_1^* + 1, \dots, n, & X_2(i) &= e_2(i), \quad i = k_2^* + 1, \dots, n. \end{aligned}$$

První nápad: Odhadněme zvlášť  $k_1^*$  použitím pouze  $\{X_1(i)\}$  a  $k_2^*$  použitím pouze  $\{X_2(i)\}$ .

# Odhad bodu změny v jedné časové řadě

Parametr  $a$  známý:

$$\begin{aligned}\tilde{k} &= \operatorname{argmin}_k \left\{ \sum_{i=1}^k (X(i) - a)^2 + \sum_{i=k+1}^n X(i)^2 \right\} \\ &= \operatorname{argmax}_k \\ &\quad \left\{ a^2(k - k^*) - 2a \sum_{i=k}^{k^*} e_i + \sum_{i=1}^n e_i^2 \quad \text{pro } k \leq k^*, \right. \\ &\quad \left. - a^2(k - k^*) + 2a \sum_{i=k^*}^k e_i + \sum_{i=1}^n e_i^2 \quad \text{pro } k \geq k^* \right\}.\end{aligned}$$

$$a_n^2(\tilde{k} - k^*) \xrightarrow{D} \xi,$$

kde  $\xi = \operatorname{argmax}\{-|s| + 2 W^*(s), s \in R_1\}$ . Hustota i distribuční funkce  $\xi$  jsou známé.

Parametr  $a$  neznámý:

$$\tilde{k} = \operatorname{argmin}_{[n\beta] \leq k \leq n} \left\{ \min_a \sum_{i=1}^k (X(i) - a)^2 + \sum_{i=k+1}^n X(i)^2 \right\} =$$

$$= \operatorname{argmax}_{[n\beta] \leq k \leq n} \left\{ \frac{1}{k} \left( \sum_{i=1}^k X(i) \right)^2 - \frac{1}{k^*} \left( \sum_{i=1}^{k^*} X_1(i) \right)^2 \right\} =$$

$$= \operatorname{argmax}_{[n\beta] \leq k \leq n} \left\{ \chi_1^2(k) - \chi_1^2(k^*) \right\} =$$

$$= \operatorname{argmax}_k$$

$$\left\{ -a^2(k^* - k) - 2a \sum_{i=k}^{k^*} e_i + \frac{1}{k} \left( \sum_{i=1}^k e_i \right)^2 - \frac{1}{k^*} \left( \sum_{i=1}^{k^*} e_i \right)^2 \right.$$

pro  $k \leq k^*$ ,

$$\left. -a^2(k - k^*) \frac{k^*}{k} + 2a \sum_{i=k^*}^k e_i + \frac{1}{k} \left( \sum_{i=1}^k e_i \right)^2 - \frac{1}{k^*} \left( \sum_{i=1}^{k^*} e_i \right)^2 \right.$$

pro  $k \geq k^*$ .

$$D(k, k^*) = a^2(k^* - k) \quad \text{pro } k \leq k^*,$$

$$D(k, k^*) = a^2(k - k^*)\frac{k^*}{k} \quad \text{pro } k \geq k^*.$$

It holds  $D(k, k^*) \geq \text{const } a^2|k - k^*|$ .

Předpokládejme, že  $a_n\sqrt{n} \rightarrow \infty$ , potom pro všechna  $C > 0$

$$\max_{a_n^2|k-k^*| \leq C} \left| \left( \chi^2(k) - \chi^2(k^*) \right) - \left( -a_n^2|k-k^*| + 2a_n \sum_{i=k}^{k^*} e(i) \right) \right| = o_P(1).$$

$$a_n^2(\tilde{k} - k^*) = O_P(1).$$



## Rozdělení

$\operatorname{argmax}_{[\beta n] \leq k_1 \leq n} \frac{1}{k_1} \left( \sum_{i=1}^{k_1} X_1(i) \right)^2$  je dáno  $\{e_1(i), |i - k_1^*| \leq C_1/a_n^2\}$ ,

$\operatorname{argmax}_{[\beta n] \leq k_2 \leq n} \frac{1}{k_2} \left( \sum_{i=1}^{k_2} X_2(i) \right)^2$  je dáno  $\{e_2(i), |i - k_2^*| \leq C_2/b_n^2\}$ .

$\frac{1}{n a_n^2} \rightarrow 0$  a  $\frac{1}{n b_n^2} \rightarrow 0 \Rightarrow \tilde{k}_1$  and  $\tilde{k}_2$  jsou asymptoticky nezávislé a oba mají stejné rozdělení jako  $\xi = \operatorname{argmax}\{-|s| + 2 W^*(s), s \in R_1\}$ .

Zaved'me  $Z(i) = (X_2(i) - \rho X_1(i)) / \sqrt{1 - \rho^2}, i = 1, \dots, n$ .

Pro  $k_1 \leq k_2$

$$\begin{aligned} Z(i) &= \frac{b - \rho a}{\sqrt{1 - \rho^2}} + v(i), & i = 1, \dots, k_1, \\ &= \frac{b}{\sqrt{1 - \rho^2}} + v(i), & i = k_1 + 1, \dots, k_2, \\ &= & v(i), & i = k_2 + 1, \dots, n. \end{aligned}$$

Pro  $k_1 \geq k_2$

$$\begin{aligned} Z(i) &= \frac{b - \rho a}{\sqrt{1 - \rho^2}} + v(i), & i = 1, \dots, k_2, \\ &= \frac{-\rho a}{\sqrt{1 - \rho^2}} + v(i), & i = k_2 + 1, \dots, k_1, \\ &= & v(i), & i = k_1 + 1, \dots, n. \end{aligned}$$

Zaved'me  $S_x(k) = \sum_{i=1}^k X_1(k)$  a  $S_z(k) = \sum_{i=1}^k Z(i)$ .

Velikost skoku  $X_1(i)$  v  $k_1$  je  $|a|$ . Velikost skoku  $Z(i)$  v  $k_1$  je  $\frac{|\rho a|}{\sqrt{1-\rho^2}}$   
a v  $k_2$  je  $\frac{|b|}{\sqrt{1-\rho^2}}$ . Kvadrát normy velikosti skoku v  $k_1$  je  $\frac{a^2}{1-\rho^2}$ .  
Kvadrát normy velikosti skoku v  $k_2$  je  $\frac{b^2}{1-\rho^2}$ .

Odhady

$$(\hat{k}_1, \hat{k}_2) = \operatorname{argmax}_{[\beta n] \leq k_1 \leq n, [\beta n] \leq k_2 \leq n} \chi^2(k_1, k_2),$$

kde pro  $k_1 \leq k_2$

$$\begin{aligned} \chi^2(k_1, k_2) &= \frac{(S_z(k_2))^2}{k_2} + \\ &+ \frac{\frac{k_2}{k_1} \left( \sqrt{1 - \rho^2} (S_x(k_1)) - \rho (S_z(k_1) - \frac{k_1}{k_2} S_z(k_2)) \right)^2}{k_2 - \rho^2 k_1} \end{aligned}$$

a pro  $k_2 \leq k_1$

$$\begin{aligned} \chi^2(k_1, k_2) &= \frac{(S_z(k_2))^2}{k_2} + \\ &+ \frac{\left( \sqrt{1 - \rho^2} (S_x(k_1)) - \rho (S_z(k_1) - S_z(k_2)) \right)^2}{k_1 - \rho^2 k_2}. \end{aligned}$$

$$D(k_1, k_2, k_1^*, k_2^*) \geq \text{const}(a^2 + b^2) \cdot (|k_1 - k_1^*| + |k_2 - k_2^*|)$$

$$\Delta_n^2 |\widehat{k}_1 - k_1^*| = O_P(1) \quad \text{and} \quad \Delta_n^2 |\widehat{k}_2 - k_2^*| = O_P(1).$$

$$\mathcal{M}_C = \{(k_1, k_2); |k_1 - k_1^*| \leq C/\Delta_n^2 \cap |k_2 - k_2^*| \leq C/\Delta_n^2\}.$$

$$\begin{aligned} & \max_{(k_1, k_2) \in \mathcal{M}_C} \left| \chi^2(k_1, k_2) - \chi^2(k_1^*, k_2^*) - \left( -\frac{a_n^2 |k_1 - k_1^*|}{1 - \rho^2} - \frac{b_n^2 |k_2 - k_2^*|}{1 - \rho^2} + \right. \right. \\ & + \frac{2a_n}{\sqrt{1 - \rho^2}} \text{sign}(k_1 - k_1^*) \sum_{i=\min(k_1, k_1^*)+1}^{\max(k_1, k_1^*)} \left( \sqrt{1 - \rho^2} e_1(i) - \rho v(i) \right) + \\ & \left. \left. + \frac{2b_n}{\sqrt{1 - \rho^2}} \text{sign}(k_2 - k_2^*) \sum_{i=\min(k_2, k_2^*)+1}^{\max(k_2, k_2^*)} v(i) \right) \right| = o_P(1). \quad (1) \end{aligned}$$

$$k_1^* = [n\tau_1^*], k_2^* = [n\tau_2^*], \tau_1^* \neq \tau_2^*$$

Asymptotické rozdělení  $(\widehat{k}_1, \widehat{k}_2)$  as  $n \rightarrow \infty$ . Předpokládejme, že  $a_n \rightarrow 0$ ,  $b_n \rightarrow 0$  tak, aby  $0 < L_1 < |b_n/a_n| < L_2$ . Označme  $\Delta_n^2 = a_n^2 + b_n^2$  a předpokládejme, že  $\Delta_n \sqrt{n} \rightarrow \infty$ .

Věta

Za shora uvedených předpokladů

$$\frac{a_n^2}{1 - \rho^2} (\widehat{k}_1 - k_1^*) \xrightarrow{D} \xi_1,$$
$$\frac{b_n^2}{1 - \rho^2} (\widehat{k}_2 - k_2^*) \xrightarrow{D} \xi_2,$$

kde  $\xi_1$  a  $\xi_2$  mají asymptoticky stejné rozdělení jako  $\xi = \operatorname{argmax}\{-|s| + 2W^*(s), s \in R_1\}$ . Navíc jsou odhady  $\widehat{k}_1$  a  $\widehat{k}_2$  asymptoticky nezávislé.

## Co se stane, když $\tau_1^* = \tau_2^* = \tau^*$ ?

Marginální rozdělení  $a_n^2(\tilde{k}_1 - k^*)$  a  $b_n^2(\tilde{k}_2 - k^*)$  se nezmění, ale odhady budou korelované.

Předpokládejme, že  $a_n/b_n \rightarrow L$ , pak vektor  $(a_n^2(\hat{k}_1 - k^*)/(1 - \rho^2), b_n^2(\hat{k}_2 - k^*)/(1 - \rho^2))$  konverguje v distribuci

$$(t^0, s^0) = \operatorname{argmax}_{-\infty < t < \infty, -\infty < s < \infty} X(t, s).$$



$$\begin{aligned}
X(t, s) &= \\
&= t + s(1 - 2L\rho) + 2W_1^*(t) + 2W_2^*(s), & t < 0, s < 0, |t| \geq L^2|s|, \\
&= t(1 - 2\frac{1}{L}\rho) + s + 2W_1^*(t) + 2W_2^*(s), & t < 0, s < 0, |t| < L^2s, \\
&= -t + s + 2W_1^*(t) + 2W_2^*(s), & t \geq 0, s \leq 0, \\
&= t - s + 2W_1^*(t) + 2W_2^*(s), & t \leq 0, t \geq 0, \\
&= -t(1 - 2\frac{1}{L}\rho) - s + 2W_1^*(t) + 2W_2^*(s), & t > 0, s > 0, t < L^2s, \\
&= -t - s(1 - 2L\rho) + 2W_1^*(t) + 2W_2^*(s), & t > 0, s > 0, t > L^2s,
\end{aligned}$$

kde  $\{W_1^*(t), \infty < t < \infty\}$  a  $\{W_2^*(t), \infty < t < \infty\}$  jsou náhodné procesy definované:

$$\begin{aligned} W_1^*(t) &= W_{11}(t), t \geq 0, & W_2^*(t) &= W_{21}(t), t \geq 0, \\ &= W_{12}(-t), t < 0, & &= W_{22}(-t), t < 0, \end{aligned}$$

a  $\{W_{11}(t), t \geq 0\}$ ,  $\{W_{12}(t), t \geq 0\}$ ,  $\{W_{21}(t), t \geq 0\}$ ,  
 $\{W_{22}(t), t \geq 0\}$  jsou Wienerovy procesy takové, že

$$\begin{aligned} \text{cov}(W_{11}(t), W_{12}(s)) &= -\rho \min(t, s), & \text{cov}(W_{12}(t), W_{21}(s)) &= 0, \\ \text{cov}(W_{11}(t), W_{21}(s)) &= 0, & \text{cov}(W_{12}(t), W_{22}(s)) &= 0, \\ \text{cov}(W_{11}(t), W_{22}(s)) &= 0, & \text{cov}(W_{21}(t), W_{22}(s)) &= -\rho \min(t, s). \end{aligned}$$

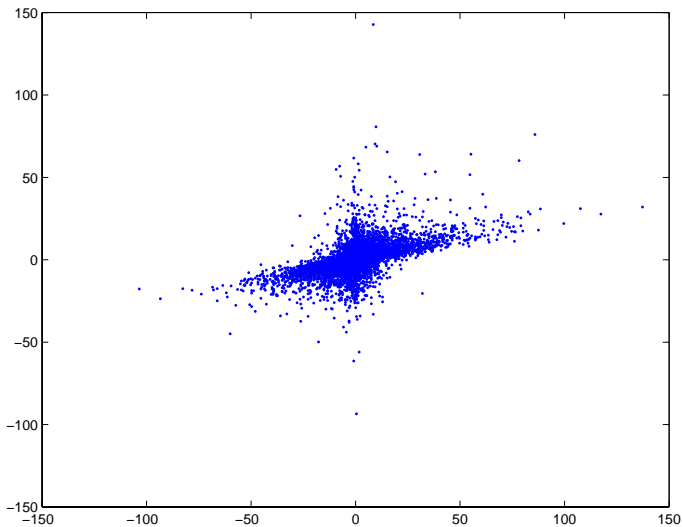
$$\xi(t) = \inf\{s; X(t, s) = \max_{0 \leq s} X(t, s)\},$$

$$t^0 = \inf\{\tilde{t}; X(\tilde{t}, \xi(\tilde{t})) = \max_{0 \leq t} X(t, \xi(t))\},$$

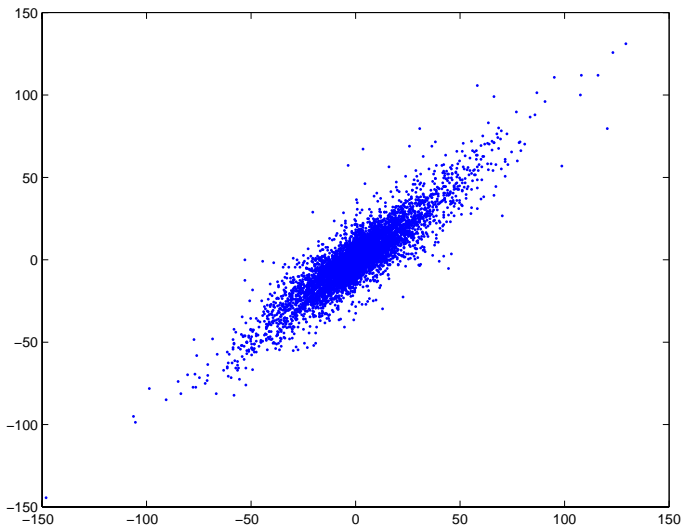
$$s^0 = \xi(t^0).$$

V důsledku zákona o iterovaném logaritmu pro Wienerovy procesy platí  $P(t^0 < \infty \cup s^0 < \infty) = 1$ .

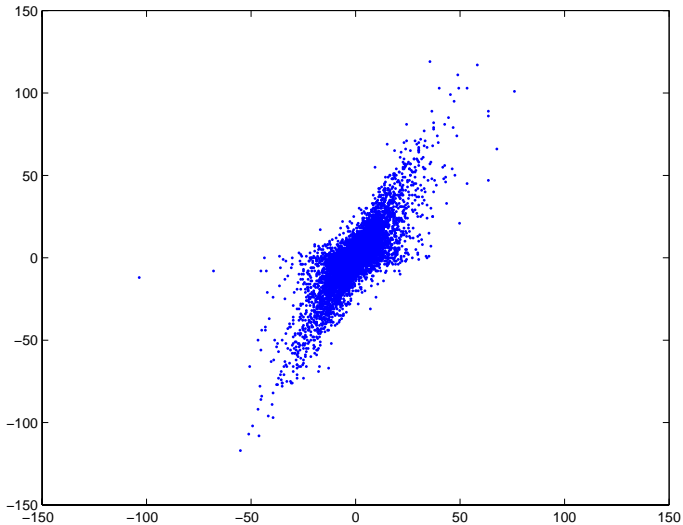
Rozdělení  $(t^0, s^0)$  závisí na  $L$ . Za předpokladu, že  $\tau_1^* = \tau_2^* = \tau^*$  rozdělení  $(\hat{k}_1 - k^*, \hat{k}_2 - k^*)$  nezávisí na  $\tau^*$  a typu rozdělení  $\{(e_1(i), e_2(i))\}$ .



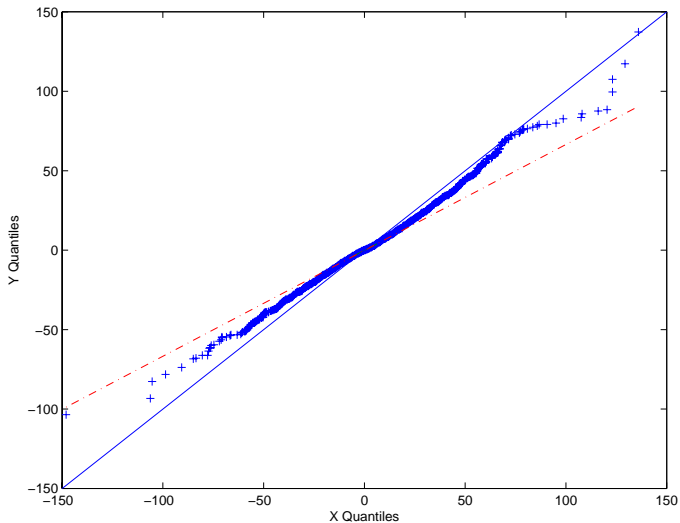
scatterplot of  $(\widehat{k}_1, \widehat{k}_2)$  for  $a_n = 0.4$ ,  $b_n = 0.2$ ,  $\rho = 0.8$



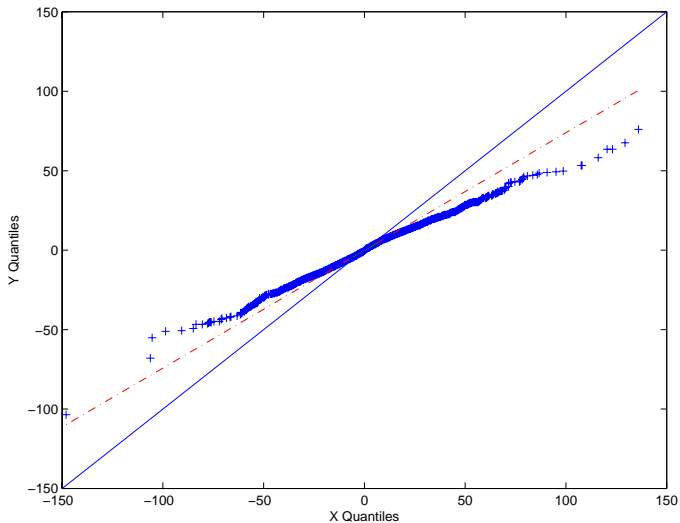
scatterplot of  $(\widehat{k}_1, \widehat{k}_2)$  for  $a_n = 0.4$ ,  $b_n = 0.4$ ,  $\rho = 0.8$



scatterplot of  $(\widehat{k}_1, \widehat{k}_2)$  for  $a_n = 0.4$ ,  $b_n = 0.6$ ,  $\rho = 0.8$

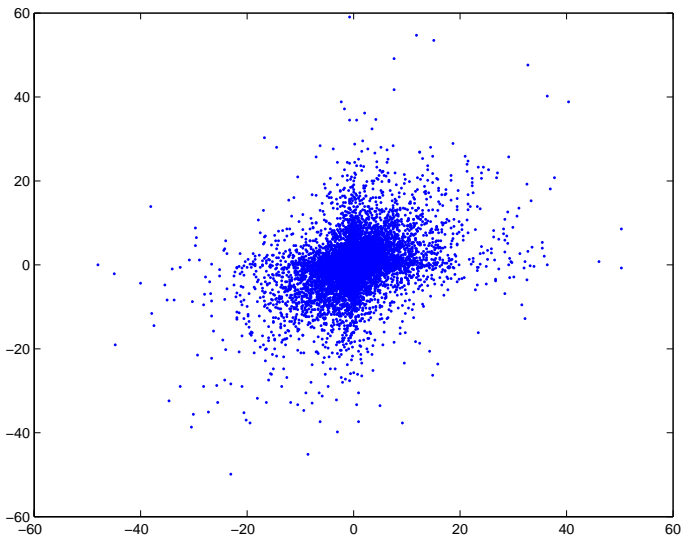


qqplot of  $\hat{k}_1$  for  $a_n = 0.4$ ,  $b_n = 0.4$  and  $\hat{k}_1$  for  $a_n = 0.4$ ,  $b_n = 0.2$ ,  $\rho = 0.8$

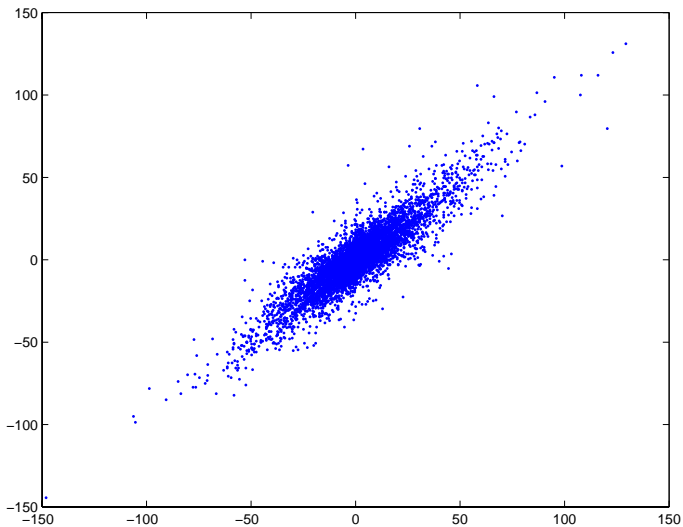


qqplot of  $\hat{k}_1$  for  $a_n = 0.4, b_n = 0.4$  and  $\hat{k}_1$  for  $a_n = 0.4, b_n = 0.6, \rho = 0.8$





scatterplot of  $(\widehat{k}_1, \widehat{k}_2)$  for  $a_n = 0.4$ ,  $b_n = 0.4$ ,  $\rho = 0.4$



scatterplot of  $(\widehat{k}_1, \widehat{k}_2)$  for  $a_n = 0.4$ ,  $b_n = 0.4$ ,  $\rho = 0.8$

$$a_n = b_n = 0.4, \quad \rho = 0.4 \quad \text{Var}\left(\frac{0.4^2}{1 - 0.4^2} |k_1 - k_1^*|\right) = 41.68$$

$$a_n = b_n = 0.4, \quad \rho = 0.8 \quad \text{Var}\left(\frac{0.4^2}{1 - 0.8^2} |k_1 - k_1^*|\right) = 264.76$$

Chceme odhadnout rozdíl  $\tau_1^* - \tau_2^*$  za předpokladu  $a_n = b_n$

Jestliže  $\tau_1^* \neq \tau_2^*$ ,  $\widehat{k}_1 - \widehat{k}_2$  rozdíl dvou asymptoticky nezávislých veličin se známým asymptotickým rozdělením.

Jestliže  $\tau_1^* = \tau_2^*$ , rozdělení pomocí simulace

	$\rho = 0$	$\rho = 0.4$	$\rho = 0.8$
$a_n = 0.4$	11.8	11.4	11.8
$a_n = 0.6$	11.8	10.9	12.0

Tabulka 95% horních kvantilů  $a_n^2(\widehat{k}_1^L - \widehat{k}_2^L)/(1 - \rho^2)$ .

	$\rho = 0$	$\rho = 0.4$	$\rho = 0.8$
$a_n = 0.4$	16.3	15.6	15.6
$a_n = 0.6$	15.8	14.4	16.0

Tabulka 97.5% horních kvantilů  $a_n^2(\widehat{k}_1^L - \widehat{k}_2^L)/(1 - \rho^2)$ .

1. Bai J., Perron P.: Estimating and testing linear models with multiple structural changes, *Econometrica* 66 (1998), 47–78.
2. Hušková M.: Estimators for epidemic alternatives, *Comment. Math. Univ. Carolinae* 36, 2 (1995), 279–291.
3. Yao Y.- C.: Approximating the distribution of the maximum likelihood estimate of the change-point in a sequence of independent random variables, *Ann. Statist.* 15 (1987), 1321–1328.