

Proof of Slutsky's Theorem

Kacper Budnik

Wrocław University of Science and Technology

20 marca 2023

Zbieżność według prawdopodobieństwa

Ciąg zmiennych losowych (X_n) jest zbieżny według prawdopodobieństwa do X , jeśli

$$\forall \varepsilon > 0 \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|X_n - X| > \varepsilon) = 0.$$

Oznaczamy $X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X$.

Zbieżność według rozkładu

Ciąg zmiennych losowych (X_n) jest zbieżny według rozkładu do X , jeśli

$$\forall f \in C_b(\mathbb{R}) \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}f(X_n) = \mathbb{E}f(X),$$

gdzie $C_b(\Omega)$ jest to zbiór funkcji ciągłych i ograniczonych na Ω .

Oznaczamy $X_n \xrightarrow{d} X$.

Rodzaje zbieżności

Zbieżność według rozkładu

Ciąg zmiennych losowych (X_n) jest zbieżny według rozkładu do X , jeśli

$$\forall f \in C_b(\mathbb{R}) \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}f(X_n) = \mathbb{E}f(X),$$

gdzie $C_b(\Omega)$ jest to zbiór funkcji ciągłych i ograniczonych na Ω .
Oznaczamy $X_n \xrightarrow{d} X$.

Równoważny warunek

Niech X_n – ciąg o dystrybuantach F_n oraz X – zmienna losowa o dystrybuancie F , wtedy

$$X_n \xrightarrow{d} X \quad \Longleftrightarrow \quad F_n(x) \rightarrow F(x)$$

dla każdego punktu x ciągłości dystrybuanty F .

Slutsky's Theorem

Twierdzenie Słuckiego

Niech X_n i Y_n będą ciągami zmiennych losowych, takich, że

$$X_n \xrightarrow{d} X \quad \text{oraz} \quad Y_n \xrightarrow{\mathbb{P}} c$$

dla pewnej zmiennej losowej X i stałej c . Wtedy

- $X_n + Y_n \xrightarrow{d} X + c$
- $Y_n X_n \xrightarrow{d} cX$

Dowód dla sumy

Niech $x = c$ będzie punktem ciągłości dystrybuanty F zmiennej losowej X , wtedy dla dowolnego $\varepsilon > 0$

Dowód dla sumy

Niech $x - c$ będzie punktem ciągłości dystrybuanty F zmiennej losowej X , wtedy dla dowolnego $\varepsilon > 0$

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(X_n + Y_n < x) &= \mathbb{P}(X_n + Y_n < x, |Y_n - c| < \varepsilon) \\ &\quad + \mathbb{P}(X_n + Y_n < x, |Y_n - c| \geq \varepsilon)\end{aligned}$$

Dowód dla sumy

Niech $x - c$ będzie punktem ciągłości dystrybuanty F zmiennej losowej X , wtedy dla dowolnego $\varepsilon > 0$

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(X_n + Y_n < x) &= \mathbb{P}(X_n + Y_n < x, |Y_n - c| < \varepsilon) \\ &\quad + \mathbb{P}(X_n + Y_n < x, |Y_n - c| \geq \varepsilon)\end{aligned}$$

Ponieważ $Y_n \xrightarrow{\mathbb{P}} c$, to

$$0 \leq \mathbb{P}(X_n + Y_n < x, |Y_n - c| \geq \varepsilon) \leq \mathbb{P}(|Y_n - c| \geq \varepsilon) \rightarrow 0.$$

Dodatkowo

$$|Y_n - c| < \varepsilon \iff c - \varepsilon < Y_n < c + \varepsilon,$$

Dodatkowo

$$|Y_n - c| < \varepsilon \iff c - \varepsilon < Y_n < c + \varepsilon,$$

zatem

$$X_n + c - \varepsilon < X_n + Y_n < X_n + c + \varepsilon,$$

Dodatkowo

$$|Y_n - c| < \varepsilon \iff c - \varepsilon < Y_n < c + \varepsilon,$$

zatem

$$X_n + c - \varepsilon < X_n + Y_n < X_n + c + \varepsilon,$$

a więc

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X_n + Y_n < x, |Y_n - c| < \varepsilon) &\leq \mathbb{P}(X_n + c - \varepsilon < x, |Y_n - c| < \varepsilon) \\ &\leq \mathbb{P}(X_n + c - \varepsilon < x) \end{aligned}$$

Dowód cd.

Z drugiej strony, korzystając z nierówności

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{k=1}^n A_k\right) \geq \left(\sum_{k=1}^n \mathbb{P}(A_k)\right) - (n-1)$$

dla $n = 2$

Z drugiej strony, korzystając z nierówności

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{k=1}^n A_k\right) \geq \left(\sum_{k=1}^n \mathbb{P}(A_k)\right) - (n-1)$$

dla $n = 2$ otrzymujemy oszacowanie dolne postaci

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(X_n + Y_n < x, |Y_n - c| < \varepsilon) &\geq \mathbb{P}(X_n + c + \varepsilon < x, |Y_n - c| < \varepsilon) \\ &\geq \mathbb{P}(X_n + c + \varepsilon < x) + \mathbb{P}(|Y_n - c| < \varepsilon) - 1.\end{aligned}$$

Z drugiej strony, korzystając z nierówności

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{k=1}^n A_k\right) \geq \left(\sum_{k=1}^n \mathbb{P}(A_k)\right) - (n-1)$$

dla $n = 2$ otrzymujemy oszacowanie dolne postaci

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(X_n + Y_n < x, |Y_n - c| < \varepsilon) &\geq \mathbb{P}(X_n + c + \varepsilon < x, |Y_n - c| < \varepsilon) \\ &\geq \mathbb{P}(X_n + c + \varepsilon < x) + \mathbb{P}(|Y_n - c| < \varepsilon) - 1.\end{aligned}$$

Dodatkowo, ponieważ $Y_n \xrightarrow{\mathbb{P}} c$, to

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|Y_n - c| < \varepsilon) - 1 = 0$$

Więc zbierając wszystko razem i dobierając tak epsilon, by F była ciągła na $[x - c - \varepsilon, x - c + \varepsilon]$, otrzymujemy

$$\begin{aligned}\limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n + Y_n < x) &\leq \limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n + c - \varepsilon < x) \\ &\quad + \limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n + Y_n < x, |Y_n - c| \geq \varepsilon) \\ &= \mathbb{P}(X + c - \varepsilon < x) + 0.\end{aligned}$$

Więc zbierając wszystko razem i dobierając tak epsilon, by F była ciągła na $[x - c - \varepsilon, x - c + \varepsilon]$, otrzymujemy

$$\begin{aligned}\limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n + Y_n < x) &\leq \limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n + c - \varepsilon < x) \\ &\quad + \limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n + Y_n < x, |Y_n - c| \geq \varepsilon) \\ &= \mathbb{P}(X + c - \varepsilon < x) + 0.\end{aligned}$$

Analogicznie

$$\begin{aligned}\liminf_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n + Y_n < x) &\geq \liminf_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n + c + \varepsilon < x) \\ &\quad + \liminf_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n + Y_n < x, |Y_n - c| \geq \varepsilon) \\ &\quad + \liminf_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|Y_n - c| < \varepsilon) - 1 \\ &= \mathbb{P}(X + c - \varepsilon < x) + 0 + 0.\end{aligned}$$

Mamy więc oszacowanie górne i dolne na szukaną granicę

$$\mathbb{P}(X + c < x - \varepsilon) \leq \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n + Y_n < x) \leq \mathbb{P}(X + c < x + \varepsilon).$$

Mamy więc oszacowanie górne i dolne na szukaną granicę

$$\mathbb{P}(X + c < x - \varepsilon) \leq \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n + Y_n < x) \leq \mathbb{P}(X + c < x + \varepsilon).$$

Korzystając teraz z ciągłości dystrybucyjnej w $x - c$ przechodzimy z $\varepsilon \rightarrow 0^+$ otrzymując

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n + Y_n < x) = \mathbb{P}(X + c < x),$$

zatem $X_n + Y_n \xrightarrow{d} X + c$.

Dowód dla iloczynu

Dla dowolnego $\varepsilon > 0$ doieramy $\delta > 0$ taką, by punkty $\pm\varepsilon/\delta$ były punktami ciągłości dystrybuanty F zmiennej losowej X , BSO założmy, że $Y_n \xrightarrow{\mathbb{P}} 0$, wtedy

Dowód dla iloczynu

Dla dowolnego $\varepsilon > 0$ doieramy $\delta > 0$ taką, by punkty $\pm\varepsilon/\delta$ były punktami ciągłości dystrybuanty F zmiennej losowej X , BSO założmy, że $Y_n \xrightarrow{\mathbb{P}} 0$, wtedy

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon) &= \mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon, |Y_n| < \delta) \\ &\quad + \mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon, |Y_n| \geq \delta)\end{aligned}$$

Dowód dla iloczynu

Dla dowolnego $\varepsilon > 0$ doieramy $\delta > 0$ taką, by punkty $\pm\varepsilon/\delta$ były punktami ciągłości dystrybuanty F zmiennej losowej X , BSO założmy, że $Y_n \xrightarrow{\mathbb{P}} 0$, wtedy

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon) &= \mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon, |Y_n| < \delta) \\ &\quad + \mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon, |Y_n| \geq \delta)\end{aligned}$$

Analogicznie jak wcześniej, ponieważ $Y_n \xrightarrow{\mathbb{P}} 0$, to

$$\mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon, |Y_n - 0| \geq \delta) \rightarrow 0.$$

Dodatkowo dla pierwszego zdarzenia $\{|X_n Y_n| > \varepsilon, |Y_n| < \delta\}$ zachodzi ciąg wyników

$$|Y_n| < \delta \implies \frac{1}{|Y_n|} > \frac{1}{\delta} \implies \frac{|X_n Y_n|}{|Y_n|} > \frac{\varepsilon}{\delta} \implies |X_n| > \frac{\varepsilon}{\delta}$$

Dodatkowo dla pierwszego zdarzenia $\{|X_n Y_n| > \varepsilon, |Y_n| < \delta\}$ zachodzi ciąg wyników

$$|Y_n| < \delta \implies \frac{1}{|Y_n|} > \frac{1}{\delta} \implies \frac{|X_n Y_n|}{|Y_n|} > \frac{\varepsilon}{\delta} \implies |X_n| > \frac{\varepsilon}{\delta}$$

Zatem

$$\mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon, |Y_n| \geq \delta) \leq \mathbb{P}\left(|X_n| > \frac{\varepsilon}{\delta}, |Y_n| \geq \delta\right) \leq \mathbb{P}\left(|X_n| > \frac{\varepsilon}{\delta}\right)$$

Zbierając teraz wszystkie nierówności razem otrzymujemy

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon) &\leq \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|Y_n| \geq \delta) \\ &+ \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}\left(|X_n| > \frac{\varepsilon}{\delta}\right) = 0 + \mathbb{P}\left(|X| > \frac{\varepsilon}{\delta}\right). \end{aligned}$$

Zbierając teraz wszystkie nierówności razem otrzymujemy

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon) &\leq \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|Y_n| \geq \delta) \\ &+ \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}\left(|X_n| > \frac{\varepsilon}{\delta}\right) = 0 + \mathbb{P}\left(|X| > \frac{\varepsilon}{\delta}\right). \end{aligned}$$

Zmniejszając teraz $\delta \rightarrow 0^+$ otrzymujemy

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon) \leq \mathbb{P}(|X| = \infty) = 0$$

Więc $X_n Y_n \xrightarrow{\mathbb{P}} 0$, czyli w szczególności $X_n Y_n \xrightarrow{d} 0 \cdot X$.

Zbierając teraz wszystkie nierówności razem otrzymujemy

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon) &\leq \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|Y_n| \geq \delta) \\ &+ \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}\left(|X_n| > \frac{\varepsilon}{\delta}\right) = 0 + \mathbb{P}\left(|X| > \frac{\varepsilon}{\delta}\right). \end{aligned}$$

Zmniejszając teraz $\delta \rightarrow 0^+$ otrzymujemy

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon) \leq \mathbb{P}(|X| = \infty) = 0$$

Więc $X_n Y_n \xrightarrow{\mathbb{P}} 0$, czyli w szczególności $X_n Y_n \xrightarrow{d} 0 \cdot X$. W ogólnym przypadku, gdy $Y_n \xrightarrow{\mathbb{P}} c$ rozpatrujemy Z_n takie, że $Y_n = Z_n + c$ i wtedy $X_n Y_n = X_n Z_n + c X_n$. Zmienna $X_n Z_n \xrightarrow{\mathbb{P}} 0$, a $c X_n \xrightarrow{d} cX$ i stosujemy udowodnione już twierdzenie Słuckiego dla sumy.

Przykłady zastosowania

Rozpatrzmy szereg stacjonarny X_t dany wzorem

$$X_t - \mu = \sum_{j=-\infty}^{\infty} \psi_j Z_{t-j}, \quad \text{gdzie } Z_t \sim IID(0, \sigma^2),$$

gdzie $\sum_{j=-\infty}^{\infty} \psi_j^2 < \infty$. Wówczas dla $h \in \{1, 2, \dots\}$

$$\hat{\rho}(h) \sim AN(\rho(h), n^{-1}W),$$

gdzie

- $\hat{\rho}(h) = [\hat{\rho}(1), \hat{\rho}(2), \dots, \hat{\rho}(h)]$, $\hat{\rho}(h)$ – estymator funkcji autokorelacji
- $\rho(h) = [\rho(1), \rho(2), \dots, \rho(h)]$, $\rho(h)$ – funkcja autokorelacji
- W – macierz kowariancji, której element (i, j) określa tzw. wzór Bartletta.

Dodatkowo niech $\hat{\gamma}(h)$ będzie estymatorem funkcji autokowariancji oraz $\hat{\sigma}^2 = \hat{\gamma}(0)$ będzie zbieżna wg. \mathbb{P} do wariancji σ^2 szeregu X_t . Przekształcając wzór

$$\hat{\rho}(h) = \frac{\hat{\gamma}(h)}{\hat{\gamma}(0)}$$

możemy otrzymać wzór na $\hat{\gamma}(h)$ w postaci

$$\hat{\gamma}(h) = \hat{\sigma}^2 \hat{\rho}(h)$$

Korzystając teraz z twierdzenia słuckiego dla iloczynu ciągów otrzymujemy

$$\hat{\gamma}(h) \sim \sigma^2 \hat{\rho}(h) \sim AN \left(\sigma^2 \rho(h), \frac{\sigma^4}{n} W \right) \sim AN \left(\gamma(h), \frac{\sigma^4}{n} W \right).$$

Korzystając teraz z twierdzenia słuckiego dla iloczynu ciągów otrzymujemy

$$\hat{\gamma}(h) \sim \sigma^2 \hat{\rho}(h) \sim AN \left(\sigma^2 \rho(h), \frac{\sigma^4}{n} W \right) \sim AN \left(\gamma(h), \frac{\sigma^4}{n} W \right).$$

W szczególnym przypadku, gdy X_t są niezależne, to

$$\gamma(h) \sim AN \left(0, \frac{\sigma^4}{n} \right).$$