

# Metody probabilistyczne

## Rozwiązania zadań

### 11. Twierdzenia graniczne

20.01.2021

**Zadanie 1.** (Słabe prawo wielkich liczb Czebyszewa) Niech  $X_1, X_2, \dots$  będzie ciągiem niezależnych zmiennych losowych z wartościami oczekiwanymi  $EX_i = \mu_i$  i wariancjami  $D^2(X_i) = \sigma_i^2$ , wspólnie ograniczonymi przez  $\sigma^2$  (tzn.  $\sigma_i^2 \leq \sigma^2$  dla wszystkich  $i$ ). Pokaż, że:

$$\bar{X}_n - \bar{\mu}_n \xrightarrow{P} 0$$

gdzie  $\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$  oraz  $\bar{\mu}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu_i$ .

*Odpowiedź:* Zgodnie z definicją zbieżności według prawdopodobieństwa,  $\bar{X}_n - \bar{\mu}_n \xrightarrow{P} 0$  oznacza, że dla dowolnego  $\epsilon > 0$ :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\bar{X}_n - \bar{\mu}_n| > \epsilon) = 0, \quad (1)$$

co musimy teraz udowodnić. Wyznaczamy wartość oczekiwaną i wariancję zmiennej losowej  $\bar{X}_n$ :

$$\begin{aligned} E\bar{X}_n &= E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n EX_i = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu_i, \\ D^2(\bar{X}_n) &= D^2\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n D^2(X_i) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sigma_i^2 \leq \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sigma^2 = \frac{\sigma^2}{n}, \end{aligned}$$

przy czym przy liczeniu wariancji wykorzystaliśmy niezależność zmiennych  $X_1, X_2, \dots$ . Stosujemy do  $\bar{X}_n$  nierówność Czebyszewa:

$$P(|\bar{X}_n - E\bar{X}_n| > \epsilon) \leq \frac{D^2(\bar{X}_n)}{\epsilon^2},$$

co po podstawieniu wartości oczekiwanej i wariancji daje:

$$P(|\bar{X}_n - \bar{\mu}_n| > \epsilon) \leq \frac{\sigma^2}{n\epsilon^2},$$

Biorąc  $n \rightarrow \infty$ , prawa strona dąży do 0, co implikuje (1) i kończy dowód.

**Zadanie 2\*.** Pokaż, że zbieżność z prawdopodobieństwem jeden implikuje zbieżność według prawdopodobieństwa:

$$X_n \xrightarrow{z\ pr. \ 1} X \quad \implies \quad X_n \xrightarrow{P} X$$

*Odpowiedź:* Zaczniemy od przypomnienia definicji zbieżności:

$$P\left(\lim_{n \rightarrow \infty} X_n = X\right) = 1 \quad \left(X_n \xrightarrow{z\ pr. \ 1} X\right) \quad (2)$$

$$\forall \epsilon > 0 \quad \lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - X| > \epsilon) = 0 \quad \left(X_n \xrightarrow{P} X\right) \quad (3)$$

Musimy wykazać, że jeśli (2) jest spełnione, to również spełnione jest (3). Zbieżność (3) można przepisać w równoważny sposób jako:

$$\forall \epsilon > 0 \quad \lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - X| \leq \epsilon) = 1.$$

Rozważmy zdarzenie losowe:

$$A_n = \{\omega \in \Omega: |X_n(\omega) - X(\omega)| \leq \epsilon\}.$$

Aby udowodnić (3) wystarczy więc pokazać, że dla każdego  $\epsilon > 0$ :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) = 1, \quad (4)$$

W tym celu rozważymy jeszcze jeden rodzaj zdarzenia:

$$B_n = \{\omega \in \Omega: \forall m \geq n |X_m(\omega) - X(\omega)| \leq \epsilon\}.$$

Zdarzenie  $B_n$  jest *silniejsze* od  $A_n$ , tzn. jeśli  $\omega \in B_n$ , to również  $\omega \in A_n$ , a więc  $B_n \subseteq A_n$ . Wynika to z faktu, że w zdarzeniu  $B_n$  warunek  $|X_m(\omega) - X(\omega)| \leq \epsilon$  musi zajść nie tylko dla  $m = n$  (jak w zdarzeniu  $A_n$ ), ale również dla *wszystkich*  $m > n$ . Pokażemy, że zbieżność z prawdopodobieństwem jeden (2) implikuje:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(B_n) = 1. \quad (5)$$

Ponieważ  $B_n \subseteq A_n$ , z monotoniczności miary prawdopodobieństwa mamy  $P(B_n) \leq P(A_n)$ , a więc skoro  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(B_n) = 1$ , to również  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) = 1$ ; tym samym zajdzie (4) i udowodnimy (3). Pozostaje więc nam pokazać, że zachodzi (5).

W tym celu zauważmy, że ciąg zdarzeń  $B_1, B_2, B_3, \dots$  jest ciągiem *wstępującym*, tzn:

$$B_1 \subseteq B_2 \subseteq B_3 \subseteq \dots$$

Wynika to z tego, że jeśli np.  $\omega \in B_1$  („dla wszystkich  $m \geq 1$  zachodzi  $|X_m(\omega) - X(\omega)| \leq \epsilon$ ”), to również  $\omega \in B_2$  („dla wszystkich  $m \geq 2$  zachodzi  $|X_m(\omega) - X(\omega)| \leq \epsilon$ ”), itp. Definiując teraz zdarzenie:

$$B = \bigcup_{n=1}^{\infty} B_n,$$

z ciągłości miary prawdopodobieństwa dla ciągów wstępujących (patrz: wykład II o aksjomatycznej definicji prawdopodobieństwa) wynika, że:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(B_n) = P(B). \quad (6)$$

Czy jest zdarzenie  $B$ ? Należą do niego zdarzenia elementarne  $\omega$ , które znajdują się w *którymkolwiek* ze zdarzeń  $B_n$  (z definicji sumy zdarzeń). Innymi słowy  $\omega \in B$ , jeśli istnieje takie  $n$ , że dla wszystkich  $m \geq n$  zachodzi  $|X_m(\omega) - X(\omega)| \leq \epsilon$ . Ale z definicji granicy, to są *dokładnie te zdarzenia*, dla których mamy  $\lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = X(\omega)$ :

$$B = \{\omega \in \Omega: \lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = X(\omega)\}.$$

Ponieważ zbieżność z prawdopodobieństwem jeden (2) mówi, że  $P(B) = 1$ , z (6) wynika, że  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(B_n) = 1$ , a więc pokazaliśmy, że zachodzi (5), co kończy dowód.

**Zadanie 3.** Rozważ spacer losowy po prostej, w którym w każdym kroku idziemy o jeden w prawo z prawdopodobieństwem  $p$  lub o jeden w lewo z prawdopodobieństwem  $1 - p$ , rozpoczynając od zera. Niech  $S_n$  oznacza położenie spacerowicza w chwili  $n$  ( $S_0 = 0$ ). Innymi słowy,  $S_n = X_1 + \dots + X_n$ , gdzie  $X_i$  są niezależnymi zmiennymi losowymi z  $P(X_i = 1) = p$  i  $P(X_i = -1) = 1 - p$ . Udowodnij, że jeśli  $p > \frac{1}{2}$ , to z prawdopodobieństwem 1 zajdzie  $\lim_{n \rightarrow \infty} S_n = \infty$ , natomiast jeśli  $p < \frac{1}{2}$ , to z prawdopodobieństwem 1 zajdzie  $\lim_{n \rightarrow \infty} S_n = -\infty$ .

*Odpowiedź:* Dla każdego zmiennej  $X_i, i = 1, \dots, n$ , obliczmy wartość oczekiwaną  $\mu$  i wariancję  $\sigma^2$ :

$$\begin{aligned} \mu &= EX_i = p \cdot 1 + (1 - p) \cdot (-1) = 2p - 1, \\ \sigma^2 &= D^2(X_i) = E(X_i^2) - (EX_i)^2 = (p \cdot 1^2 + (1 - p) \cdot (-1)^2) - (2p - 1)^2 = 1 - (2p - 1)^2 < \infty. \end{aligned}$$

Z mocnego prawa wielkich liczb (Chińczyna) wynika, że z prawdopodobieństwem 1 zachodzi:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \bar{X}_n = \mu = 2p - 1.$$

Wystarczy teraz zauważyć, że  $\bar{X}_n = \frac{S_n}{n}$ , a więc:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} S_n = \lim_{n \rightarrow \infty} (\bar{X}_n \cdot n) = \left( \lim_{n \rightarrow \infty} \bar{X}_n \right) \cdot \left( \lim_{n \rightarrow \infty} n \right) = (2p - 1) \cdot \infty,$$

czyli granicą jest  $\infty$  dla  $2p - 1 > 0 \iff p > \frac{1}{2}$ , oraz  $-\infty$  dla  $2p - 1 < 0 \iff p < \frac{1}{2}$ .