

WSTĘP DO RACHUNKU PRAWDOPODOBIENSTWA
WYKŁAD 2: AKSJOMATYCZNA DEFINICJA PRAWDOPODOBIENSTWA

Dla dowolnego zbioru X przez 2^X oznaczać będziemy rodzinę \mathcal{F}_X wszystkich podzbiorów zbioru X . Przypomnijmy, że moc tej rodziny wynosi $2^{|X|}$.

Definicja 1. Rodzinę $\mathcal{F} \subseteq 2^\Omega$ podzbiorów zbioru Ω nazywamy **σ -algebrą** jeśli spełnia poniższe warunki:

- (S1) $\Omega \in \mathcal{F}$;
- (S2) Jeśli $A \in \mathcal{F}$, to $A' \in \mathcal{F}$ (\mathcal{F} jest zamknięta na dopełnienia);
- (S3) Jeśli $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$, to $\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \in \mathcal{F}$ (\mathcal{F} jest zamknięta na przeliczalne sumy).

Przykład 1. Dwie najłatwiejsze do zdefiniowania σ -algebry na zbiorze Ω to:

- (1) $\mathcal{F} = \{\emptyset, \Omega\}$ – najmniejsza σ -algebra określona na Ω
- (2) $\mathcal{F} = 2^\Omega$ – największa σ -algebra określona na Ω

Definicja 2. Przestrzenią probabilistyczną nazywamy trójkę $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$, gdzie Ω jest zbiorem zdarzeń elementarnych, \mathcal{F} jest pewną σ -algebrą podzbiorów zbioru Ω , której elementy nazywamy zdarzeniami, natomiast $\mathbb{P} : \mathcal{F} \rightarrow [0, 1]$ jest funkcją prawdopodobieństwa spełniającą następujące aksjomaty:

- (A1) $0 \leq \mathbb{P}(A) \leq 1$ dla każdego zdarzenia $A \in \mathcal{F}$;
- (A2) $\mathbb{P}(\Omega) = 1$;
- (A3) Dla dowolnego ciągu parami rozłącznych zdarzeń A_1, A_2, \dots zachodzi $\mathbb{P}(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_i)$ (przeliczalna addytywność).

Przykład 2. Rozważmy rzut dwiema kostkami. Jako przestrzeń probabilistyczną dla tego eksperymentu możemy przyjąć trójkę $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$, gdzie $\Omega = \{1, 2, \dots, 6\} \times \{1, 2, \dots, 6\}$, $\mathcal{F} = 2^\Omega$, $\mathbb{P}(A) = \frac{|A|}{|\Omega|}$.

Przykład 3. Rozważmy rzut monetą do momentu wyrzucenia pierwszego orła. Tym razem jako przestrzeń probabilistyczną dla tego eksperymentu możemy przyjąć trójkę $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$, gdzie $\Omega = \{\omega_1, \omega_2, \dots\}$, $\mathcal{F} = 2^\Omega$, natomiast zdarzenie elementarne ω_i oznacza wyrzucenia orła po raz pierwszy w i -tym rzucie, $i = 1, 2, \dots$. Wówczas funkcję prawdopodobieństwa definiujemy najpierw dla zdarzeń elementarnych jako $\mathbb{P}(\{\omega_i\}) = (1/2)^i$. Następnie możemy rozszerzyć tę definicję na wszystkie zdarzenia $A \in \mathcal{F}$ w następujący sposób

$$\mathbb{P}(A) = \sum_{\omega \in A} \mathbb{P}(\{\omega\}).$$

Twierdzenie 1 (Własności funkcji prawdopodobieństwa).

- (W1) $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$;
- (W2) Jeśli zdarzenia A_1, A_2, \dots, A_n są parami rozłączne, to $\mathbb{P}(\bigcup_{i=1}^n A_i) = \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(A_i)$ (skończona addytywność);
- (W3) $\mathbb{P}(A') = 1 - \mathbb{P}(A)$;
- (W4) Jeśli $A \subset B$, to $\mathbb{P}(B \setminus A) = \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A)$;
- (W5) Jeśli $A \subset B$, to $\mathbb{P}(A) \leq \mathbb{P}(B)$ (monotoniczność);
- (W6) $\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B)$;
- (W7) $\mathbb{P}(B \setminus A) = \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B)$;
- (W8) $\mathbb{P}(A \cup B \cup C) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) + \mathbb{P}(C) - \mathbb{P}(A \cap B) - \mathbb{P}(A \cap C) - \mathbb{P}(B \cap C) + \mathbb{P}(A \cap B \cap C)$.

Przykład 4. Pokaż, że (W2) implikuje (W3) i (W4).

Zauważmy, że A i A' są zdarzeniami rozłącznymi, zatem na mocy (W2) mamy

$$\mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(A') = \mathbb{P}(A \cup A') = \mathbb{P}(\Omega) = 1,$$

skąd otrzymujemy

$$\mathbb{P}(A') = 1 - \mathbb{P}(A).$$

Następnie założmy, że $A \subset B$. Zauważmy również, że zdarzenia $B \setminus A$ i A są rozłączne. Zatem na mocy (W2)

$$\mathbb{P}(B \setminus A) + \mathbb{P}(A) = \mathbb{P}((B \setminus A) \cup A) = \mathbb{P}(B),$$

skąd wnioskujemy, że

$$\mathbb{P}(B \setminus A) = \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A).$$

Przykład 5. Pokaż, że (W4) implikuje (W5).

Założmy, że mamy dwa zdarzenia A i B takie, że $A \subset B$. Wówczas korzystając po kolei z własności (W4) oraz aksjomatu (A1) otrzymujemy

$$\mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B \setminus A) \geq \mathbb{P}(A).$$

Przykład 6. Pokaż, że jeśli $\mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) > 1$, to zdarzenia A i B nie mogą się wykluczać.

Założmy, że zdarzenia A i B wykluczają się, czyli $A \cap B = \emptyset$. Z własności (W2) oraz aksjomatu (A1) wynika wówczas, że

$$\mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(A \cup B) \leq 1.$$

Sprzeczność!

Na poprzednim wykładzie zdefiniowaliśmy pojęcie niezależności zmiennych losowych. W dokładnie taki sam sposób definiujemy niezależność zmiennych losowych w dowolnych przestrzeniach probabilistycznych. Udowodnimy teraz twierdzenie z poprzedniego wykładu dotyczące zdarzeń niezależnych.

Twierdzenie 2 (Własności zdarzeń niezależnych).

- (1) Jeśli A i B są zdarzeniami niezależnymi, to A i B' są niezależne, A' i B są niezależne oraz A' i B' są niezależne.
- (2) Jeśli A_1, A_2, \dots, A_n są niezależne oraz przyjmujemy konwencję, że $A^0 = A$, $A^1 = A'$ dla dowolnego zdarzenia A , wówczas dla każdego ciągu $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$, gdzie $\varepsilon_i \in \{0, 1\}$ dla $i = 1, 2, \dots, n$, zdarzenia $A_1^{\varepsilon_1}, A_2^{\varepsilon_2}, \dots, A_n^{\varepsilon_n}$ są niezależne.

dowód. (1) Założmy, że zdarzenia A i B są niezależne. Pokażemy, że wówczas zdarzenia A i B' są też niezależne.

A zatem skoro A i B są niezależne, zachodzi $\mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(A \cap B)$. Wykorzystując po kolei własności (W3) oraz (W4) otrzymujemy

$$\mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B') = \mathbb{P}(A) \cdot (1 - \mathbb{P}(B)) = \mathbb{P}(A) - \mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(A) - \mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A \setminus (A \cap B)) = \mathbb{P}(A \cap B'),$$

skąd wnioskujemy, że zdarzenia A i B' są niezależne. Stosując to samo rozumowanie możemy pokazać, że również zdarzenia A' i B oraz A' i B' są niezależne.

W podobny sposób możemy pokazać, że (2) również zachodzi. Rozważmy rodzinę zdarzeń A_1, A_2, \dots, A_n , które są niezależne. Pokażemy, że zastępując którekolwiek ze zdarzeń A_i , $i = 1, 2, \dots, n$, zdarzeniem A'_i , nasza rodzina nadal będzie niezależna. Bez straty ogólności możemy przyjąć, że zastępujemy zdarzenie A_n zdarzeniem A'_n . Wówczas korzystając z niezależności zdarzeń A_1, A_2, \dots, A_n oraz własności (W3) i (W4) mamy:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(A_1) \cdot \dots \cdot \mathbb{P}(A_{n-1}) \cdot \mathbb{P}(A'_n) &= \mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_{n-1})(1 - \mathbb{P}(A_n)) \\ &= \mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}) - \mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_{n-1})\mathbb{P}(A_n) \\ &= \mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}) - \mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_{n-1} \cap A_n) \\ &= \mathbb{P}((A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}) \setminus (A_1 \cap \dots \cap A_{n-1} \cap A_n)) \\ &= \mathbb{P}((A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}) \cap A'_n), \end{aligned}$$

skąd otrzymujemy, że rodzina $A_1, A_2, \dots, A_{n-1}, A'_n$ również stanowi rodzinę zdarzeń niezależnych. Sukcesywnie zamieniając inne zdarzenia A_i w tej rodzinie na A'_i i powtarzając powyższe rozumowanie jesteśmy w stanie pokazać, że dla dowolnego ciągu $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$, gdzie $\varepsilon_i \in \{0, 1\}$ dla $i = 1, 2, \dots, n$, $A_1^{\varepsilon_1}, A_2^{\varepsilon_2}, \dots, A_n^{\varepsilon_n}$ jest rodziną zdarzeń niezależnych. \square

Twierdzenie 3 (Nierówność Boole'a). Dla dowolnego ciągu zdarzeń A_1, A_2, \dots zachodzi

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) \leq \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_i).$$

dowód. Aby udowodnić nierówność Boole'a skorzystamy z aksjomatu (A3). W tym celu zdefiniujemy następujący ciąg zdarzeń losowych:

$$\begin{aligned} B_1 &:= A_1 \\ B_2 &:= A_2 \setminus B_1 \\ B_3 &:= A_2 \setminus (B_1 \cup B_2) \\ &\vdots \\ B_k &:= A_k \setminus (B_1 \cup B_2 \cup \dots \cup B_{k-1}) \\ &\vdots \end{aligned}$$

Wprost z definicji ciągu zdarzeń $(B_i)_{i \in \mathbb{N}_+}$ wynika, że

$$B_k := A_k \setminus (B_1 \cup B_2 \cup \dots \cup B_{k-1}) = A_k \setminus (A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_{k-1}).$$

Ponadto każde ze zdarzeń B_i jest rozłączne z każdym zdarzeniem B_j , $j < i$. Zatem ciąg zdarzeń $(B_i)_{i \in \mathbb{N}_+}$ składa się z parami rozłącznych zdarzeń i możemy zastosować do niego aksjomat (A3). Co więcej, ponieważ dla każdego $i = 1, 2, \dots$ zachodzi

$$B_i \subseteq A_i,$$

otrzymujemy

$$\mathbb{P}(B_i) \leq \mathbb{P}(A_i)$$

oraz

$$\bigcup_{i=1}^{\infty} B_i \subseteq \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i.$$

Pokażemy, że powyższe zawieranie zachodzi również w drugą stronę, co oznacza, że oba zbiory są sobie równe. W tym celu weźmy dowolny element $x \in \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i$. Niech k będzie najmniejszym indeksem takim, że $x \in A_k$ oraz $x \notin A_j$ dla $j < k$. Wówczas $x \in B_k = A_k \setminus (A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_{k-1})$, skąd wynika, że $x \in \bigcup_{i=1}^{\infty} B_i$. A zatem

$$\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \subseteq \bigcup_{i=1}^{\infty} B_i.$$

Ostatecznie, stosując aksjomat (A3) do ciągu zdarzeń $(B_i)_{i \in \mathbb{N}_+}$, otrzymujemy

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} B_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(B_i) \leq \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_i).$$

□

Twierdzenie 4 (o ciągłości).

(1) Niech A_1, A_2, \dots będzie wstępującym ciągiem zdarzeń, tzn. $A_1 \subseteq A_2 \subseteq \dots$. Wówczas

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \lim_{i \rightarrow \infty} \mathbb{P}(A_i).$$

(2) Niech A_1, A_2, \dots będzie zstępującym ciągiem zdarzeń, tzn. $A_1 \supset A_2 \supset \dots$. Wówczas

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \lim_{i \rightarrow \infty} \mathbb{P}(A_i).$$

Definicja 3. Niech $(\Omega_1, \mathcal{F}_1, \mathbb{P}_1)$ oraz $(\Omega_2, \mathcal{F}_2, \mathbb{P}_2)$ będą dwoma przestrzeniami probabilistycznymi. **Iloczynem (produktem)** tych przestrzeni nazywamy przestrzeń probabilistyczną $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$, gdzie $\Omega = \Omega_1 \times \Omega_2$, \mathcal{F} zawiera wszystkie zbiory postaci $A_1 \times A_2 \in \mathcal{F}_1 \times \mathcal{F}_2$, oraz funkcja prawdopodobieństwa \mathbb{P} spełnia warunek

$$\mathbb{P}(A_1 \times A_2) = \mathbb{P}_1(A_1) \cdot \mathbb{P}_2(A_2).$$

Definicję tę można uogólnić na dowolną skończoną lub przeliczalną rodzinę przestrzeni probabilistycznych.

Uwaga 1. W powyższej definicji \mathcal{F} jest σ -algebrą generowaną przez zbiory postaci $A_1 \times A_2$, czyli najmniejszą σ -algebrą, która zawiera wszystkie takie zbiory.

Przykład 7 (Schemat Bernoulliego). Niech $p \in (0, 1)$ oraz $n \in \mathbb{N}_+$. Przypuśćmy, że powtarzamy n razy eksperyment losowy, w którym prawdopodobieństwo sukcesu wynosi p (a porażki $1 - p$) oraz wyniki poszczególnych prób nie mają na siebie nawzajem wpływu. Jeśli τ_k oznacza prawdopodobieństwo uzyskania dokładnie k sukcesów w n próbach, to

$$\tau_k = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \quad \text{dla } k = 0, 1, \dots, n.$$

Przykład 8 (Rozkład geometryczny). Powtarzamy eksperyment losowy, w którym prawdopodobieństwo sukcesu wynosi $p \in (0, 1)$, do momentu osiągnięcia pierwszego sukcesu. Jeśli przez σ_k oznaczmy prawdopodobieństwo, że potrzebujemy na to k prób, to

$$\sigma_k = p(1-p)^{k-1} \quad \text{dla } k = 1, 2, \dots$$

Przykład 9. Ile wynosi prawdopodobieństwo, że w dziesięciu rzutach monetą wypadną co najmniej trzy orły? Wykorzystamy schemat Bernoulliego, gdzie przez sukces rozumiemy wyrzucenie orła. Wówczas przyjmujemy $p = 1/2$ oraz $n = 10$. Szukane prawdopodobieństwo jest równe

$$1 - \tau_0 - \tau_1 - \tau_2 = 1 - \binom{10}{0} \left(\frac{1}{2}\right)^{10} - \binom{10}{1} \left(\frac{1}{2}\right)^{10} - \binom{10}{2} \left(\frac{1}{2}\right)^{10}.$$

Definicja 4. Jeśli $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ jest przestrzenią probabilistyczną, a $B \in \mathcal{F}$ jest zdarzeniem, dla którego $\mathbb{P}(B) > 0$, wtedy możemy skonstruować **przestrzeń warunkową** $(B, \mathcal{F}_B, \mathbb{P}_B)$ przyjmując

$$\mathcal{F}_B = \{A \cap B : A \in \mathcal{F}\},$$

a dla każdego $A \in \mathcal{F}$

$$\mathbb{P}_B(A \cap B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)}.$$

Prawdopodobieństwo $\mathbb{P}_B(A)$ zwykle zapisujemy jako $\mathbb{P}(A|B)$ i czytamy jako **prawdopodobieństwo (warunkowe) zdarzenia A pod warunkiem (zajścia) zdarzenia B** .

Uwaga 2. Jeśli zdarzenia A i B są niezależne, to

$$\mathbb{P}(A|B) = \mathbb{P}(A) \quad \text{i} \quad \mathbb{P}(B|A) = \mathbb{P}(B),$$

zakładając, że $\mathbb{P}(A), \mathbb{P}(B) > 0$ (bez tego założenia prawdopodobieństwa warunkowe nie są dobrze zdefiniowane).

dowód. Z definicji prawdopodobieństwa warunkowego oraz niezależności zdarzeń A i B mamy

$$\mathbb{P}(A|B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)} = \frac{\mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B)}{\mathbb{P}(B)} = \mathbb{P}(A).$$

□

Obserwacja 1. Przy założeniu, że $\mathbb{P}(A), \mathbb{P}(B) > 0$ mamy

$$\mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B|A) = \mathbb{P}(B) \cdot \mathbb{P}(A|B) = \mathbb{P}(A \cap B).$$

A zatem

$$\mathbb{P}(B|A) > \mathbb{P}(B) \iff \mathbb{P}(A|B) > \mathbb{P}(A),$$

co można interpretować jako: zdarzenie A “sprzyja” zdarzeniu B wtedy i tylko wtedy, gdy zdarzenie B “sprzyja” zdarzeniu A .

Przykład 10. W trzykrotnym rzucie monetą wypadła nieparzysta liczba orłów. Ile wynosi prawdopodobieństwo, że wypadły dokładnie trzy orły?

A – nieparzysta liczba orłów, $A = \{OOO, ORR, ROR, RRO\}$

B – dokładnie trzy orły, $B = \{OOO\}$

$\mathbb{P}(B|A)$ – prawdopodobieństwo, że wypadły dokładnie trzy orły, jeśli wiemy, że wypadła nieparzysta liczba orłów

$$\mathbb{P}(B|A) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(A)} = \frac{\frac{1}{8}}{\frac{4}{8}} = \frac{1}{4}$$

Przykład 11. Jaś strzela do tarczy tak długo aż trafi dziesiątkę po raz pierwszy. Prawdopodobieństwo trafienia dziesiątki w pojedynczym strzale wynosi $1/10$. Z jakim prawdopodobieństwem Jaś odda dokładnie sześć strzałów, jeśli trzy pierwsze były pudłem?

A – pierwsze trzy strzały spudłowane

B – Jaś odda dokładnie sześć strzałów

Możemy zastosować tutaj rozkład geometryczny, gdzie przez sukces rozumiemy strzał w dziesiątkę, zatem przyjmujemy $p = 1/10$.

$$\mathbb{P}(B|A) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(A)} = \frac{\mathbb{P}(B)}{\mathbb{P}(A)} = \frac{\frac{1}{10} \left(1 - \frac{1}{10}\right)^5}{\left(1 - \frac{1}{10}\right)^3} = \frac{1}{10} \cdot \left(\frac{9}{10}\right)^2 = 0,081$$