

# Rachunek Prawdopodobieństwa 1R

mysio pysio kurwa zbysio

—

**Konsultacje:** środy 9-10, 13-14, pokój 907.

**Klasówki:** 13.04, 1.06 w skali od 0 do 100, potrzeba zdobyć minimum 101 punktów.

**Egzamin:** piątek 23.06 godz. 10:00-14:00

## Spis rzeczy niezbyt mądrych

<b>1</b>	<b>Miara i całka v.2.0</b>	<b>3</b>
1.1	Podstawowe definicje . . . . .	3
1.2	Przestrzeń probabilistyczna . . . . .	3
<b>2</b>	<b>Prawdopodobieństwo warunkowe</b>	<b>8</b>
2.1	Prawdopodobieństwo całkowite . . . . .	8
2.2	Wzór Bayesa . . . . .	9
<b>3</b>	<b>Niezależność</b>	<b>11</b>
3.1	Niezależność zdarzeń . . . . .	11
3.2	Niezależność $\sigma$ -ciał . . . . .	12

# 1. Miara i całka v.2.0

## 1.1. Podstawowe definicje

**Krzywa Gaussa** to krzywa zadana wzorem:

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$$

**Zdarzenie elementarne**  $[\omega]$  to sposób kodowania jednego wyniku w naszym eksperymencie.

**Przestrzeń zdarzeń elementarnych**  $[\Omega]$  to zbiór wszystkich wyników losowych. Rodzinę  $\mathcal{F}$  podzbiorów  $\Omega$  nazywamy  $\sigma$ -ciałem, jeśli:

$$\hookrightarrow \emptyset \in \mathcal{F}$$

$$\hookrightarrow A \in \mathcal{F} \implies A^c \in \mathcal{F}$$

$$\hookrightarrow A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F} \implies \bigcup_{k=1}^{\infty} A_k \in \mathcal{F}$$

$A \in \mathcal{F}$  nazywamy **zdarzeniem**, a parę  $(\Omega, \mathcal{F})$  nazywamy przestrzenią mierzalną.

### Przykłady:

1. Dla rzutu symetryczną monetą możliwe wyniki to orzeł (O) i reszka (R). Wtedy  $\Omega = \{O, R\}$ , natomiast  $\mathcal{F} = \mathcal{P}(\Omega)$

2. Jeżeli będziemy rzucać kostką, to  $\Omega = \{1, 2, \dots, 6\}$ , natomiast  $\mathcal{F} = 2^\Omega$ . Zdarzenia możemy próbować opisywać matematycznie, a możemy opisać je po ludzku, czyli  $\mathcal{F} \ni A = \text{wypadła parzysta liczba oczek} = \{2, 4, 6\}$ . Cały trick, żeby zacząć o tym wszystkim myśleć w ramach teorii miary to zacząć myśleć, że my przyporządkowujemy prawdopodobieństwo zdarzeniom postaci bardziej matematycznej.

3. Jeśli będziemy wykonywać  $n$  rzutów kostką, to  $\Omega = \{\omega = (\omega_1, \dots, \omega_n) : \omega_k \in [6]\} = \{1, 2, \dots, 6\}^n$ , czyli to po prostu  $n$ -ta potęga rzutu pojedynczego. Zdarzenie to na przykład  $B = \text{suma oczek jest parzysta} = \{\omega = (\omega_1, \dots, \omega_n) : \omega_1 + \dots + \omega_n \text{ parzysta}\}$

## 1.2. Przestrzeń probabilistyczna

Niech  $(\Omega, \mathcal{F})$  będzie przestrzenią mierzalną. Wtedy funkcja

$$\mathbb{P} : \mathcal{F} \rightarrow [0, 1]$$

jest nazywana **prawdopodobieństwem na  $\Omega$** , jeżeli:

$$\hookrightarrow \mathbb{P}(\Omega) = 1, \text{ czyli prawdopodobieństwo wszystkiego wynosi } 1,$$

$\hookrightarrow$  Jeżeli  $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$  są parami rozłączne, to  $\mathbb{P}(\bigcup A_k) = \sum \mathbb{P}(A_k)$ , czyli prawdopodobieństwo, że zachodzi którekolwiek ze zdarzeń (suma mnogościowa) jest równe sumie prawdopodobieństw poszczególnych wydarzeń.

Trójkę  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  nazywamy **przestrzenią probabilistyczną**.

### Przykłady:

1. [*Prawdopodobieństwo klasyczne*] Niech  $\Omega$  będzie zbiorem skończonym,  $\text{setF} = 2^\Omega$  i każde zdarzenie elementarne  $\omega \in \Omega$  jest jednakowo prawdopodobne. To oznacza, że  $[\{\omega\}] = \frac{1}{|\Omega|}$ , bo inaczej drugi warunek nie zostanie spełniony. Wtedy dla  $A \in \mathcal{F}$  mamy

$$\mathbb{P}[A] = \mathbb{P}\left(\bigcup_{\omega \in A} \{\omega\}\right) = \sum_{\omega \in A} \mathbb{P}[\{\omega\}] = \frac{|A|}{|\Omega|}$$

2. Rzucamy trzy razy monetą. Jakie jest prawdopodobieństwo, że orzeł wypadnie dokładnie dwa razy? Spróbujmy zapisać to bardzo formalnie.

$$\Omega = \{O, R\}^3,$$

$$\mathcal{F} = 2^\Omega,$$

$A = \text{orzeł wypadł dokładnie dwa razy} = \{(O, O, R), (O, R, O), (R, O, O)\}.$

Jeżeli każdy wynik jest jednakowo prawdopodobny, czyli moneta jest symetryczna, to

$$\mathbb{P}(A) = \frac{|A|}{|\Omega|} = \frac{3}{8}$$

Tutaj zauważmy, że gdyby moneta nie była symetryczna, to ten opis sytuacji nie jest już prawdziwy i potrzebna byłaby inna konstrukcja  $\mathbb{P}$ .

3. Niech  $\Omega$  będzie przeliczalna. Rozważmy ciąg  $p_1, p_2, \dots$  z przedziału  $[0, 1]$  taki, że  $\sum p_k = 1$ . Jeżeli  $\Omega = \{\omega_1, \omega_2, \dots\}$ , to możemy ustalić, że  $\mathbb{P}[\{\omega_k\}] = p_k$ . Wtedy dla  $A \in \mathcal{F}$  mamy

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

Możemy o tym wszystkim myśleć nie jako o prawdopodobieństwie, a jako o masie.

**Twierdzenie:** Niech  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  będzie przestrzenią probabilistyczną. Dla  $A, B, A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$  zachodzą:

1.  $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$
2. Jeżeli  $n \in \mathbb{N}$  i  $A_1, A_2, \dots, A_n$  są parami rozłączne, to  $\mathbb{P}[\bigcup A_k] = \sum \mathbb{P}(A_k)$
3.  $\mathbb{P}(A^c) = 1 - \mathbb{P}(A)$
4. Jeżeli  $A \subseteq B$ , to  $\mathbb{P}(B \setminus A) = \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A)$  (w szczególności  $\mathbb{P}(B) \geq \mathbb{P}(A)$ )
5.  $\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B)$
6.  $\mathbb{P}(\bigcup A_k) \leq \sum \mathbb{P}(A_k)$

**Dowód:** ćwiczenia

i śmiga



**Zasada włączeń i wyłączeń:** Dla  $n \in \mathbb{N}$  i  $A_1, \dots, A_n \in \mathcal{F}$  mamy

$$\mathbb{P}\left[\bigcup A_k\right] = \sum \mathbb{P}[A_k] - \sum \mathbb{P}[A_i \cap A_j] + \sum \mathbb{P}[A_i \cap A_j \cap A_k] - \dots (-1)^{n+1} \mathbb{P}[A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n]$$

**Dowód:** ćwiczenia

i śmiga



**Twierdzenie o ciągłości:** Niech  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  będzie przestrzenią probabilistyczną,  $A_1, \dots \in \mathcal{F}$ .

1. Jeżeli  $A_1 \subseteq A_2 \subseteq \dots$  (są wstępujące), to dla  $A = \bigcup A_k$

$$\mathbb{P}[A] = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}[A_n]$$

2. Jeżeli  $A_1 \supseteq A_2 \supseteq \dots$  (są zstępujące), to wtedy dla  $B = \bigcap A_k$

$$\mathbb{P}[B] = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}[A_n]$$

### Dowód:

1. Rozważmy zdarzenia  $B_n$  dane przez

$$B_1 = A_1$$

$$B_n = A_n \setminus A_{n-1}$$

wtedy

$$\bigcup_{k=1}^{\infty} B_k = \bigcup_{k=1}^{\infty} A_k = A$$

i tak samo dla sumy skończonej, czyli

$$\bigcup_{k=1}^n B_k = \bigcup_{k=1}^n A_k = A_n.$$

Wtedy

$$\mathbb{P}[A] = \mathbb{P}\left[\bigcup B_k\right] = \sum \mathbb{P}[B_k] = \lim \sum^N \mathbb{P}[B_k] = \lim \mathbb{P}\left[\bigcup B_N\right] = \lim \mathbb{P}[A_N]$$

2. Rozważmy teraz ciąg  $C_k = A_k^c$  spełniające

$$C_1 \subseteq C_2 \subseteq \dots$$

Dodatkowo,

$$\bigcup C_k = \bigcup A_k^c = \left(\bigcap A_k\right)^c = B^c$$

Mamy

$$\mathbb{P}[B] = 1 - \mathbb{P}[B^c] = 1 - \mathbb{P}\left[\bigcup C_k\right] = 1 - \lim \mathbb{P}[C_n] = 1 - \lim(1 - \mathbb{P}[A_n]) = \lim \mathbb{P}[A_n]$$



### Przykład:

1. Rozważmy kule o numerach 1, 2, 3, .... Wrzucamy te kule stopniowo do urny. O godzinie 12:59 wrzucamy kule o numerach 1, 2, ..., 10. Pół minuty później chcemy wyciągnąć zgodnie z jednym z trzech wariantów:

- a) kulę o numerze 1,
- b) kulę o numerze 10,
- c) losujemy kulę,

po czym dorzucamy kule o numerach 11, 12, ..., 20. Po kolejnej  $\frac{1}{4}$  minuty wyciągamy

- a) kulę o numerze 2,

b) kulę o numerze 20,

c) losowo wybraną kulę i znowu dorzucamy kule 21, 22, 30.

Tak robimy przez minutę. Pytanie jest o to, ile jest kul w urnie o godzinie 13 : 00?

a) 0

b)  $\infty$

c) Rozważmy kulę o numerze 1.  $A_n = \text{kula 1 jest w urnie po } n \text{ losowaniach}$ . Zauważmy, że jeżeli kula była po  $(n + 1)$  losowaniu, to musiała w niej też być po  $n$  losowaniach. Czyli  $A_{n+1} \subseteq A_n$ . W takim razie mamy zdarzenia zstępujące i możemy napisać

$$A = \bigcap A_n = \text{kula 1 jest w urnie o godzinie 13:00}$$

$$\mathbb{P}[A] = \lim \mathbb{P}[A_n].$$

Dla  $n \in \mathbb{N}$  mamy

$$\mathbb{P}[A_n] = \frac{9}{10} \cdot \frac{18}{19} \cdot \dots \frac{9n}{9n+1} = \prod_{k=1}^n \frac{9k}{9k+1} = \prod \left(1 - \frac{1}{9k+1}\right) \leq \prod e^{-\frac{1}{9k+1}} = e^{-\sum \frac{1}{9k+1}},$$

bo  $1 - x \leq e^{-x}$ . Teraz zauważmy, że szereg

$$\sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{9k+1} = \infty$$

jest rozbieżny, czyli

$$e^{-\sum \frac{1}{9k+1}} \rightarrow 0$$

a skoro prawdopodobieństwo  $A_n$  było ograniczone przez to od góry, to

$$\mathbb{P}[A] = \lim \mathbb{P}[A_k] = 0.$$

2. Romeo i Julia umówili się na spotkanie w nocy o północy. Każde z nich może się spóźnić co najwyżej godzinę. Pierwsza osoba, która przyjdzie czeka co najwyżej 15 minut na tę drugą. *Jakie jest prawdopodobieństwo, że do spotkania wogóle dojdzie?* Będziemy liczyć czas w sposób ciągły.

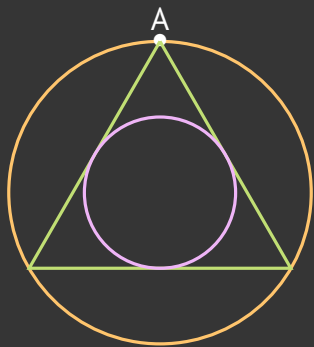
Rozważmy przestrzeń  $\Omega = [0, 1] \times [0, 1]$ , gdzie  $x$  będzie odpowiadać czasowi przyścia Romeo, a  $y$  - kiedy przyszła Julia. Wtedy  $\mathcal{F} = \text{Bor}([0, 1]^2)$ , a  $\mathbb{P}$  to 2-wymiarowa miara Lesbegue'a. Szukamy prawdopodobieństwa zdarzenia

$$A = \text{dojdzie do spotkania} = \{(x, y) : |x - y| \leq \frac{1}{4}\}$$

$$\mathbb{P}[A] = \lambda_2(A) = 1 - \mathbb{P}[A^c] = 1 - \frac{9}{16} = \frac{7}{16}$$

3. Wybieramy jednostajnie liczbę z przedziału  $[0, 1]$ . Wtedy  $\mathbb{P}$  to miara Lesbegue'a, inaczej ten wybór nie będzie jednostajny.

4. [*Paradoks Bertranda*] Jakie jest prawdopodobieństwo, że losowo wybrana cięciwa AB w okręgu jest dłuższa niż bok równobocznego trójkąta wpisanego?



## 2. Prawdopodobieństwo warunkowe

Dalsza część wykładu będzie raczej oderwana od tego co się dzieje tutaj.

Niech  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  będzie przestrzenią probabilistyczną i niech  $A, B$  będą zdarzeniami takimi, że  $\mathbb{P}[B] > 0$ . Wówczas **prawdopodobieństwem warunkowym** zdarzenia  $A$  względem  $B$  nazywamy wartość

$$\mathbb{P}[A|B] = \frac{\mathbb{P}[A \cap B]}{\mathbb{P}[B]}$$

Jeśli ustalimy zbiór  $B$ , to miara  $\mathbb{P}[\bullet|B]$  jest miarą probabilistyczną.

**Przykład:**

1. Wybieramy losową rodzinę z dwójką dzieci. Oblicz prawdopodobieństwo, że jest to dwóch chłopców, jeżeli

a). starsze dziecko jest chłopcem.

Mamy  $\Omega = \{(d, d), (d, c), (c, c), (c, d)\}$  przypadki, kiedy starsze dziecko to chłopiec:

$$B = \{(d, c), (c, c)\}$$

i podzbiór tego, gdy oboje są chłopcami to  $A = \{(c, c)\}$ . Czyli

$$\mathbb{P}[A|B] = \frac{1}{2}$$

b). jedno z tych dzieci to chłopak.

Omega jest taka sama jak wcześniej, zmienia nam się definicja zbioru  $B$ :

$$B = \{(c, d), (d, c), (c, c)\}$$

$A$  jest nadal singletonem. Ogółem mamy

$$\mathbb{P}[A|B] = \frac{1}{3}$$

Mówimy, że rodzina zbiorów  $\{B_k\}_{k=1}^n$  (dopuszczamy  $n = \infty$ ) jest **rozbiciem zbioru  $\Omega$** , jeśli  $\Omega = \bigsqcup_{k=1}^n B_k$  (suma rozłączna).

### 2.1. Prawdopodobieństwo całkowite

**Twierdzenie:** [wzór na *prawdopodobieństwo całkowite*] Niech  $\{B_k\}_{k=1}^n$  będzie rozbiciem  $\Omega$  takim, że  $\mathbb{P}[B_k] > 0$  dla każdego  $k$ . Wówczas dla każdego  $A \in \mathcal{F}$  zachodzi:

$$\mathbb{P}[A] = \sum_{k=1}^n \mathbb{P}[A|B_k] \mathbb{P}[B_k]$$

**Dowód:**

$$\mathbb{P}[A] = \mathbb{P}\left[A \cap \left[\bigsqcup_{k=1}^n B_k\right]\right] = \mathbb{P}\left[\bigsqcup_{k=1}^n [A \cap B_k]\right] = \sum_{k=1}^n \mathbb{P}[A \cap B_k] = \sum_{k=1}^n \mathbb{P}[A|B_k] \cdot \mathbb{P}[B_k]$$





**Przykład:** W loterii fantowej mamy 3 rodzaje losów:

↪ W - wygrana, wyciągany z prawdopodobieństwem p

↪ P - przegrana - z prawdopodobieństwem q

↪ D - graj dalej - z prawdopodobieństwem r

gdzie  $p + q + r = 1$ . Oblicz prawdopodobieństwo wygranej.

Niech Z będzie zdarzeniem, które mówi, że wygraliśmy. Chcemy obliczyć  $\mathbb{P}[Z]$ . W, P, D to rozbitcie przestrzeni  $\Omega$ . Ze wzoru na prawdopodobieństwo całkowite dostajemy

$$\begin{aligned}\mathbb{P}[Z] &= \mathbb{P}[Z|W] \cdot \mathbb{P}[W] + \mathbb{P}[Z|P] \cdot \mathbb{P}[P] + \mathbb{P}[Z|D] \cdot \mathbb{P}[D] = \\ &= 1 \cdot p + 0 \cdot q + \mathbb{P}[Z] \cdot r \\ \mathbb{P}[Z] &= \frac{p}{1-r} = \frac{p}{p+q}\end{aligned}$$

## 2.2. Wzór Bayesa

**Twierdzenie:** [wzór Bayesa] załóżmy, że mamy rozbitcie  $\Omega \{B_k\}_{k=1}^n$  to znaczy,  $\mathbb{P}[B_k] > 0$ . Weźmy dowolne zdarzenie A takie, że  $\mathbb{P}[A] > 0$ . Wówczas dla każdego j zachodzi

$$\mathbb{P}[B_j|A] = \frac{\mathbb{P}[A|B_j] \mathbb{P}[B_j]}{\sum_{k \leq n} \mathbb{P}[A|B_k] \mathbb{P}[B_k]}$$

**Dowód:** Użycie wzoru na prawdopodobieństwo całkowite:

$$\frac{\mathbb{P}[A|B_j] \mathbb{P}[B_j]}{\sum_{k \leq n} \mathbb{P}[A|B_k] \mathbb{P}[B_k]} = \frac{\mathbb{P}[A|B_j] \cdot \mathbb{P}[B_j]}{\mathbb{P}[A]} = \frac{\mathbb{P}[A \cap B_j]}{\mathbb{P}[B_j]} \cdot \frac{\mathbb{P}[B_j]}{\mathbb{P}[A]} = \mathbb{P}[B_j|A]$$

i śmiga



**Przykład:**

1. Mamy 100 monet i 99 z nich jest uczciwych, a jedna jest fałszywa (orły po dwóch stronach). Losujemy monetę i wypadło 10 orłów. Oblicz prawdopodobieństwo, że wylosowaliśmy fałszywą monetę.

Niech  $B_1$  oznacza, że wylosowaliśmy monetę uczciwą, a  $B_2$  - że fałszywą. Wtedy zdarzeniem A będzie wyrzucenie 10 orłów. Mamy

$$\begin{aligned}\mathbb{P}[B_2|A] &= \frac{\mathbb{P}[A|B_2] \mathbb{P}[B_2]}{\mathbb{P}[A|B_1] \mathbb{P}[B_1] + \mathbb{P}[A|B_2] \mathbb{P}[B_2]} = \frac{1 \cdot \frac{1}{100}}{\frac{1}{2^{10}} \cdot \frac{99}{100} + \frac{1}{100}} = \\ &= \frac{1024}{1123} \approx 91\%\end{aligned}$$

2. U pacjenta przeprowadzono test na rzadką chorobę. Wiadomo, że na tę chorobę choruje 1 osoba na 1000. Test jest "mocny", to znaczy jeżeli osoba jest chora, to test wskazuje na chorobę z prawdopodobieństwem  $\frac{99}{100}$ . Jeżeli natomiast osoba jest zdrowa, to test nie wskazuje na chorobę z prawdopodobieństwem  $\frac{95}{100}$ . Test wskazał na chorobę. Oblicz prawdopodobieństwo, że pacjent jest chory.

Mamy trzy zdarzenia:

Z - pacjent jest zdrowy,

C - pacjent jest chory,

T - test wyszedł pozytywny.

Używamy wzoru Bayesa, żeby obliczyć

$$\mathbb{P}[C|T] = \frac{\mathbb{P}[T|C] \mathbb{P}[C]}{\mathbb{P}[T|Z] \mathbb{P}[Z] + \mathbb{P}[T|C] \mathbb{P}[C]} = \frac{0.99 \cdot 0.001}{0.95 \cdot 0.999 + 0.99 \cdot 0.001} = \frac{99}{5094} \approx 2\%$$

### 3. Niezależność

Niech  $A, B \in \mathcal{F}$  będą dwoma zdarzeniami. Co miałyby oznaczać, że  $A$  jest niezależne od  $B$ ? Wiedza o zdarzeniu  $A$  nic nie wnosi do wiedzy na temat zdarzenia  $B$ , czyli:

$$\mathbb{P}[A] = \mathbb{P}[A|B] = \frac{\mathbb{P}[A \cap B]}{\mathbb{P}[B]}$$

$$\mathbb{P}[A] \cdot \mathbb{P}[B] = \mathbb{P}[A \cap B]$$

Będziemy chcieli budować przestrzeń, w której możemy wykonywać nieskończone eksperymenty, np. przestrzeń, która opisuje nam nieskończone ciągi rzutami monetą. Oczywiście, będziemy zaczynać od przypadków skończonych i przechodzić granicą dalej.

#### 3.1. Niezależność zdarzeń

W przestrzeni probabilistycznej  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  mówimy, że zdarzenia  $A$  i  $B$  są **niezależne**, jeżeli

$$\mathbb{P}[A \cap B] = \mathbb{P}[A] \mathbb{P}[B].$$

**Przykład:** Rzucamy dwukrotnie kostką.  $A$  to zdarzenie, że w pierwszym rzucie wypadła liczba nieparzysta, a  $B$  - że w drugim rzucie wypadło 5 lub 6. Wtedy  $\Omega$  to wszystkie pary liczb  $1, \dots, 6$ ,  $\mathcal{F}$  to wszystkie podzbiory  $\Omega$ . Wiemy, że  $\mathbb{P}[(i, j)] = \frac{1}{36}$  bez względu na  $i, j$ .

$$A = \{(1, 1), (1, 2), \dots, (3, 1), (3, 2), \dots, (5, 6)\}$$

$$B = \{(1, 5), (1, 6), \dots, (6, 6)\}$$

$$A \cap B = \{(1, 5), (1, 6), (3, 5), \dots, (5, 5), (5, 6)\}$$

mamy  $\mathbb{P}[A] = \frac{18}{36}$ ,  $\mathbb{P}[B] = \frac{12}{36}$  i  $\mathbb{P}[A \cap B] = \frac{6}{36}$ , czyli zdarzenia są niezależne.

Mówimy, że zdarzenia  $A_1, A_2, \dots, A_n$ ,  $n < \infty$  są **niezależne**, jeżeli dla każdego ciągu  $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n$  zachodzi

$$\mathbb{P}[A_{i_1} \cap A_{i_2} \cap \dots \cap A_{i_k}] = \mathbb{P}[A_{i_1}] \cdot \dots \cdot \mathbb{P}[A_{i_k}].$$

Tych warunków do sprawdzenia jest  $2^n - n - 1$ .

Mówimy, że zdarzenia  $A_1, \dots, A_n$  są **parami niezależne**, jeżeli dla każdych  $1 \leq i < j \leq n$  zachodzi

$$\mathbb{P}[A_i \cap A_j] = \mathbb{P}[A_i] \mathbb{P}[A_j].$$

Tych warunków jest  $\binom{n}{2}$ . Warunek niezależności ciągu  $A_i$  jest mocniejszy niż warunek w ciągu parami niezależnym. [**PRZYKŁAD ZE SKRYPTU**]

Niech  $\{A_i\}_{i \in I}$ , gdzie  $I$  jest dowolnym zbiorem indeksującym, będzie rodziną zdarzeń z  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ . Mówimy, że te zdarzenia są **niezależne**, jeżeli dla każdego skończonego podzbioru indeksów  $\{i_1, \dots, i_n\} \subseteq I$  zdarzenia  $A_{i_1}, \dots, A_{i_n}$  są niezależne. Czyli *niezależność nieskończonej liczby zdarzeń sprowadza się do niezależności na skończonym przypadku*.

### 3.2. Niezależność $\sigma$ -ciał

Niech  $\mathcal{F}_1, \mathcal{F}_2$  będą  $\sigma$ -ciałami zawartymi w  $\mathcal{F}$ , gdzie  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  jest przestrzenią probabilistyczną. Mówimy, że te  $\sigma$ -ciała są **niezależne**, jeśli dla dowolnych  $A_1 \in \mathcal{F}_1, \dots, A_n \in \mathcal{F}_n$  zachodzi

$$\mathbb{P}[A_1 \cap \dots \cap A_n] = \mathbb{P}[A_1] \mathbb{P}[A_2] \dots \mathbb{P}[A_n],$$

czyli  $\sigma$ -ciała są niezależne, jeżeli ich elementy są niezależne. [**ĆWICZENIE** na przemyślenie].

**Przykład:** Rzucamy dwa razy kostką.  $\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}$  są nam już znane. Chcemy pokazać dwa  $\sigma$ -ciała, które są od siebie niezależne. Wprowadzamy:

$$\mathcal{F}_1 = \{A \times \{1, \dots, 6\} : A \subseteq \{1, \dots, 6\}\}$$

czyli tutaj mamy tylko pierwszy rzut kostką,

$$\mathcal{F}_2 = \{\{1, \dots, 6\} \times B : B \subseteq \{1, \dots, 6\}\}$$

czyli mamy informację tylko o drugim rzucie kostką. Takie  $\sigma$ -ciała są niezależne.

Chcemy sprawdzić, że

$$\mathbb{P}[A \times \{1, \dots, 6\} \cap \{1, \dots, 6\} \times B] = \mathbb{P}[A] \mathbb{P}[B].$$

Prawą stronę liczymy z jednostajności miary:

$$\mathbb{P}[A] = 6 \cdot \frac{|A|}{36} = \frac{|A|}{6}$$

$$\mathbb{P}[B] = 6 \cdot \frac{|B|}{36} = \frac{|B|}{6}$$

Lewą stroną też nie jest ciężko policzyć:

$$\mathbb{P}[A \cap B] = \mathbb{P}[A \times B] = \frac{|A||B|}{36}.$$

Czyli

$$\text{LHS} = \mathbb{P}[A \cap B] = \frac{|A||B|}{36} = \frac{|A|}{6} \cdot \frac{|B|}{6} = \mathbb{P}[A] \mathbb{P}[B] = \text{RHS}$$

Dowolna **rodzina  $\sigma$ -ciał**  $\{\mathcal{F}_i\}_{i \in I}$  z przestrzeni probabilistycznej  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  jest **niezależna**, jeżeli dowolny jej skończony podzbiór jest niezależny.

**Lemat:** Jeżeli zdarzenia  $A_1, \dots, A_n$  są niezależne, to  $\sigma$ -ciała  $\sigma(A_1), \dots, \sigma(A_n)$  przez nie generowane też są niezależne. [Branie dopełnień zachowuje niezależności].

**Dowód:** **Ćwiczenie.**

**Wniosek:** Jeżeli zdarzenia są niezależne, to wtedy

$$\mathbb{P}[A_1 \cup \dots \cup A_n] = 1 - \mathbb{P}[A_1^c \cap \dots \cap A_n^c] = 1 - \prod_{i=1}^n \mathbb{P}[A_i^c] = 1 - \prod_{i=1}^n (1 - \mathbb{P}[A_i])$$

**Problem:** Mamy zadany ciąg  $n$  doświadczeń. Wynik  $i$ -tego doświadczenia opisany jest przestrzenią probabilistyczną  $(\Omega_i, \mathcal{F}_i, \mathbb{P}_i)$ . Jak skonstruować jedną przestrzeń probabilistyczną  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ , która modeluje przeprowadzenie tych doświadczeń w sposób niezależny?

Definiujemy

$$\Omega = \Omega_1 \times \dots \times \Omega_n,$$

bo chcemy na i-tym miejscu wyniki i-tego doświadczenia:

$$\mathcal{F}'_i = \{\Omega_1 \times \dots \times \Omega_{i-1} \times A \times \Omega_{i+1} \times \dots \times \Omega_n : A \in \mathcal{F}_i\},$$

czyli na i-tym miejscu bierzemy zbiór, a na całej reszcie współrzędnych bierzemy całość. Czyli  $\mathcal{F}'_i$  jest swego rodzaju kopią  $\mathcal{F}$  rzuconą na więcej współrzędnych. Zdefiniujemy

$$\mathcal{F} = \sigma(\mathcal{F}'_1, \dots, \mathcal{F}'_n)$$

czyli najmniejsze  $\sigma$ -ciało które zawiera wszystkie te rzuty  $\mathcal{F}'_i$ .  $\mathcal{F}$  zawiera w szczególności zbiory postaci  $A_1 \times \dots \times A_n$ .

Problem pojawia się, kiedy próbujemy konstruować miarę  $\mathbb{P}$  która działa na całości. To znaczy, spełnia

$$\mathbb{P}[A_1 \times \dots \times A_n] = \mathbb{P}[A_1 \times \Omega_2 \times \dots \times \Omega_n \cap \dots \cap \Omega_1 \times \dots \times A_n] = \prod \mathbb{P}[A_i].$$

Z teorii miary, wiemy, że takie  $\mathbb{P}$  istnieje i jest jedyne. Takie  $\mathbb{P}$  jest miarą produktową i oznaczamy je

$$\mathbb{P} = \mathbb{P}_1 \otimes \dots \otimes \mathbb{P}_n$$