

Конспект лекцій з теорії ймовірностей

Каніовська І.Ю.

17 липня 2020 р.

Зміст

1	Випадкові події	2
1.1	Основні поняття теорії ймовірностей	2
1.1.1	Стохастичний експеримент (СЕ)	2
1.1.2	Теоретико-множинний підхід до основних понять ТЙ	2
1.1.3	Основні операції над подіями	3
1.1.4	Алгебра та σ -алгебра подій	3
1.1.5	Міра вірогідності появи випадкової події	3
1.2	Геометричні ймовірності. Аксиоми теорії ймовірностей.	4
1.2.1	Геометрична модель ймовірності	4
1.2.2	Аксиоми теорії ймовірностей	6
1.2.3	Властивості ймовірності, що випливають з аксіом	6

Розділ 1

Випадкові події

1.1 Основні поняття теорії ймовірностей

1.1.1 Стохастичний експеримент (СЕ)

Означення 1.1.1. *Стохастичним експериментом (випробуванням)* називається експеримент, який можна повторювати неодноразово, зберігаючи певні умови, і результат якого експерименту заздалегідь передбачити неможливо.

Означення 1.1.2. Будь-який результат СЕ називається *подією*.

Приклад 1.1.1.

1. СЕ — кидання кубика один раз, подія — випало 6 очок.
2. СЕ — кидання кубика двічі, подія — сума очок, що випала, дорівнює 6.

Події бувають:

1. Випадкові — можуть відбутися чи не відбутися при проведенні СЕ.
2. Неможливі — ніколи не відбуваються в даному СЕ.
3. Вірогідні — завжди відбуваються в даному СЕ.

1.1.2 Теоретико-множинний підхід до основних понять ТЙ

Будемо вважати, що кожному СЕ можна поставити у відповідність деяку множину, що називається *простором елементарних подій* Ω . Під *елементарними подіями* ω будемо розуміти єдині логічно можливі події СЕ, що виключають одна одну.

Приклад 1.1.2.

1. СЕ — кидання кубика один раз. $\Omega = \{\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_6\}$, де $\omega_k = \{\text{випало } k \text{ очок}\}$, $k = 1, \dots, 6$.
2. СЕ — кидання монетки до першої появи герба. $\Omega = \{\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_k, \dots\}$, де $\omega_i = \{\text{герб випав на } i\text{-тому киданні}\}$, $i \in \mathbb{N}$.
3. СЕ — зустріч двох осіб, що домовилися зустрітися протягом години. x — час приходу першої особи, y — час приходу другої, $0 \leq x, y \leq 1$. $\Omega = \{(x, y) : 0 \leq x, y \leq 1\} \subset \mathbb{R}^2$.

В подальшому випадкові події позначатимемо A, B, C, \dots . *Випадкова подія — підмножина* Ω . У прикладі з киданням кубика один раз $A = \{\text{випало 6 очок}\} = \{\omega_6\}$. В загальному випадку маємо $A = \{\omega_{k1}, \omega_{k2}, \dots, \omega_{kn}, \dots\} \subset \Omega$. Неможлива подія — \emptyset , вірогідна — Ω .

1.1.3 Основні операції над подіями

Зауваження. Розглядаємо події в межах фіксованих СЕ та простору елементарних подій.

1. *Включення* $A \subset B$ означає, що якщо відбулася подія A , то обов'язково відбудеться подія B . Наприклад, $A = \{\text{витягнуто даму пік}\}, B = \{\text{витягнуто карту чорної масті}\}$. Очевидно, $A \subset B$.

Рівність подій: $(A \subset B, B \subset A) \iff (A = B)$.

2. *Об'єднання подій* $A \cup B$ — це подія, яка відбувається тоді, коли відбувається принаймні одна з подій A чи B .

Властивості: $A \cup A = A, A \cup B = B \cup A, (A \subset B) \Rightarrow (A \cup B = B), A \cup \Omega = \Omega, A \cup \emptyset = A, (A \cup B) \cup C = A \cup (B \cup C)$.

Операція узагальнюється на скінченну або зліченну кількість подій: $A = \bigcup_{i=1}^{n(\infty)} A_i$.

3. *Перетин подій* $A \cap B$ — це подія, яка відбувається тоді, коли A і B відбуваються одночасно.

Властивості: $A \cap A = A, A \cap B = B \cap A, (A \subset B) \Rightarrow (A \cap B = A), A \cap \Omega = A, A \cap \emptyset = \emptyset, (A \cap B) \cap C = A \cap (B \cap C), A \cap B \subset A, A \cap B \subset B, (A \cup B) \cap C = (A \cap C) \cup (B \cap C), (A \cap B) \cup C = (A \cup C) \cap (B \cup C)$.

Операція узагальнюється на скінченну або зліченну кількість подій: $A = \bigcap_{i=1}^{n(\infty)} A_i$.

Означення 1.1.3. Події A та B називається *несумісними*, якщо вони не відбуваються одночасно: $A \cap B = \emptyset$. Узагальнення: події $A_1, A_2, \dots, A_n, \dots$ називаються *попарно несумісними*, якщо $A_i \cap A_j = \emptyset$ для $i \neq j$.

Означення 1.1.4. Події $A_1, A_2, \dots, A_n, \dots$ утворюють *повну групу подій*, якщо вони попарно несумісні та $\bigcup_{i=1}^{n(\infty)} A_i = \Omega$.

4. *Протилежна подія* \bar{A} — це подія, яка відбувається тоді, коли A не відбувається.

Властивості: $A \cup \bar{A} = \Omega, A \cap \bar{A} = \emptyset, \overline{(A \cup B)} = \bar{A} \cap \bar{B}, \overline{(A \cap B)} = \bar{A} \cup \bar{B}$.

5. *Різниця подій* $A \setminus B$ — це подія $A \cap \bar{B}$. Для протилежної події маємо $\bar{A} = \Omega \setminus A$.

1.1.4 Алгебра та σ -алгебра подій

Означення 1.1.5. Непорожня система підмножин \mathcal{F} простору елементарних подій Ω утворює *алгебру подій*, якщо:

1. $\Omega \in \mathcal{F}$;
2. $(A, B \in \mathcal{F}) \Rightarrow (A \cup B \in \mathcal{F})$;
3. $(A \in \mathcal{F}) \Rightarrow (\bar{A} \in \mathcal{F})$.

Узагальнення: якщо Ω містить зліченну кількість подій, то означення σ -алгебра отримаємо заміною умови 2 на $(\forall n \in \mathbb{N} : A_n \in \mathcal{F}) \Rightarrow (\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{F})$.

Пара $\{\Omega, \mathcal{F}\}$ називається *вимірним простором стохастичного експерименту*.

1.1.5 Міра вірогідності появи випадкової події

Дослідника завжди цікавить кількісна характеристика появи тієї чи іншої події.

Нехай Ω — скінченний чи злічений. Поставимо у відповідність кожній елементарній події ω_k число $p_k \geq 0$ так, що $\sum_{k=0}^{n(\infty)} p_k = 1$. Тоді $P(A) = \sum_{\omega_k \in A} p_k$ — кількісна характеристика, ймовірність події A .

Приклад 1.1.3. *Класична модель ймовірності.* Якщо простір елементарних подій Ω СЕ скінченний та всі ω_k рівноможливі, то такий СЕ називається *класичним*. В такому випадку $p_1 = p_2 = \dots = p_n = \frac{1}{n}$, де $n = \text{card}(\Omega)$.

$$P(A) = \sum_{\omega_k \in A} p_k = \frac{m}{n} = \frac{\text{кількість елементарних подій в } A}{\text{загальна кількість елементарних подій}} \quad (1)$$

Ймовірності, що розраховуються за формулою (1), називаються *класичними*.

Приклад 1.1.4. 1. «Задачі про вибір» — коли з великої кількості чогось вибирають певну кількість. Наприклад, з урни з 10 кульками, 3 чорними та 7 білими, навмання витягають 5 кульок. Обчислимо ймовірність події $A = \{\text{серед них 2 чорних кульки}\}$:

$$P(A) = \frac{C_3^2 C_7^3}{C_{10}^5} = \frac{3 \cdot 35}{252} = \frac{5}{12}.$$

2. «Задачі про ліфт». 5 осіб одночасно зайшли в ліфт 11-поверхового будинку. Яка ймовірність того, що вони всі вийдуть на різних поверхах, починаючи з другого?

$$P(A) = \frac{A_{10}^5}{A_{10}^5} = \frac{10 \cdot 9 \cdot 8 \cdot 7 \cdot 6}{10^5} = 0.3024. \text{ Тут } A_n^k \text{ та } \tilde{A}_n^k \text{ — кількості розміщень без повторень та з повтореннями відповідно.}$$

Властивості класичної ймовірності:

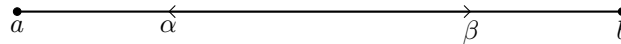
1. $\forall A \in \mathcal{F} : 0 \leq P(A) \leq 1$.
2. $P(\Omega) = 1$.
3. $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$.
4. $P(\emptyset) = 0$.
5. $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$, для несумісних A і B $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$.
6. $(A \subset B) \Rightarrow (P(A) \leq P(B))$.
7. Якщо A_1, A_2, \dots, A_n — повна група подій СЕ, то $P(\bigcup_{i=1}^n A_i) = 1$.

1.2 Геометричні ймовірності. Аксиоми теорії ймовірностей.

1.2.1 Геометрична модель ймовірності

Приклад 1.2.1. Нехай точка кидається навмання на відрізок $[a, b]$. Яка ймовірність її потрапляння в $\langle \alpha, \beta \rangle \subset [a, b]$?

Розглянемо подію $A = \{\text{точка потрапила в } \langle \alpha, \beta \rangle\}$.

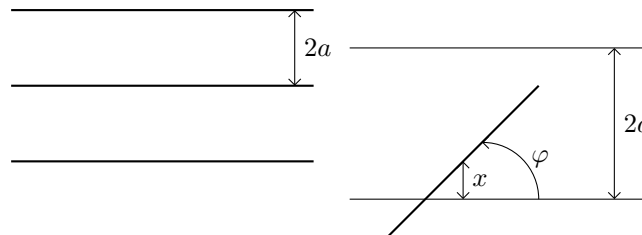


$P(A) = kl_{\langle \alpha, \beta \rangle}$ для деякого $k > 0$. З іншого боку, $P(\Omega) = 1 = kl_{[a, b]}$. Таким чином $k = \frac{1}{l_{[a, b]}} = \frac{1}{b-a}$. Тому $P(A) = \frac{l_{\langle \alpha, \beta \rangle}}{l_{[a, b]}}$.

Нехай простір елементарних подій інтерпретується як замкнена область в \mathbb{R}^n , а випадкові події — її підмножини. В якості σ -алгебри подій \mathcal{F} беремо підмножини, що мають міру μ . Тоді в якості ймовірності деякої події A беремо $P(A) = \frac{\mu(A)}{\mu(\Omega)}$. Наприклад, в \mathbb{R}^1 беремо міру «довжина», в \mathbb{R}^2 — «площа», а в \mathbb{R}^3 — «об'єм».

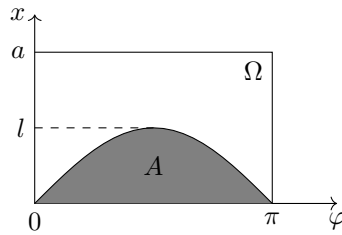
Ймовірності, що знаходяться таким чином називаються *геометричними*, а сама модель називається *геометричною моделлю ймовірності*. Геометрична модель може використовуватись, коли Ω має геометричну інтерпретацію як замкнена область в \mathbb{R}^n , а елементарні події — рівноможливі.

Приклад 1.2.2 (задача Бюффона). На площині накреслені паралельні прямі на відстані $2a$, на них кидається голка довжиною $2l$, $l \leq a$. Яка ймовірність того, що голка перетне яку-небудь пряму?



Достатньо розглядати лише дві прямі. $\Omega = \{(\varphi, x) \in \mathbb{R}^2 : \varphi \in [0, \pi], x \in [0, \pi]\}$

При такій побудові простору елементарних подій подія $A = \{\text{голка перетне пряму}\} = \{(\varphi, x) \in \Omega : x \leq l \sin \varphi\}$



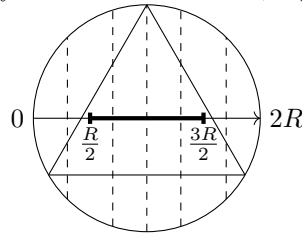
$$P(A) = \frac{S(A)}{S(\Omega)}, \quad S(\Omega) = \pi a, \quad S(A) = \int_0^\pi l \sin \varphi \, d\varphi = l (-\cos \varphi)|_0^\pi = 2l. \quad \text{Отже, } P(A) = \frac{2l}{\pi a}.$$

Якщо провести n кидань голки, у m з яких голка потрапить на пряму, то за допомогою приблизної рівності $\frac{m}{n} \approx \frac{2l}{\pi a}$ можна приблизно обчислити число π . Наприклад, якщо взяти $n = 5000, m = 2532, l/a = 0.8$, то отримаємо $\pi \approx 3.1596$

Приклад 1.2.3 (парадокс Бертрана). Нехай в колі радіусом R навмання обирається хорда. Яка ймовірність того, що її довжина буде більшою за довжину сторони правильного трикутника, вписаного в це коло?

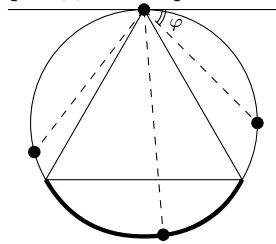
Існують три способи розв'язання цієї задачі, причому кожен з них дає різний результат.

Спосіб 1. З міркувань симетрії обирається якийсь фіксований діаметр кола і розглядається всі перпендикулярні до нього хорди. Серед них і обирається навмання довільна хорда. Очевидно, що кожна хорда у цьому випадку може бути однозначно визначена своєю серединою, тобто кожній хорді можна взаємно однозначно поставити у відповідність координату її середини, якщо за початок відліку взяти якийсь з кінців фіксованого діаметру.



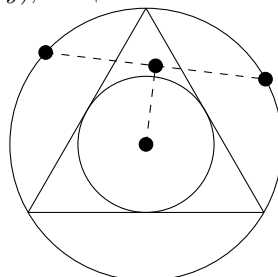
Таким чином, множина всіх значень координати середини хорди $\Omega = [0; 2R]$. Множина, що відповідає події — це відрізок $A = [\frac{R}{2}; \frac{3R}{2}]$. В якості міри візьмемо довжину. Тоді $P(A) = \frac{l(A)}{l(\Omega)} = \frac{R}{2R} = \frac{1}{2}$.

Спосіб 2. В цьому способі пропонується розглядати тільки хорди з одним закріпленим кінцем. Кожній хорді поставимо у відповідність ту частину дуги кола, яка потрапляє у кут φ , що утворює хорда з дотичною, проведеною через точку закріплення кінця всіх хорд.



Тоді множина $\Omega = [0; \pi]$, а $A = [\frac{\pi}{3}; \frac{2\pi}{3}]$. Знову візьмемо за міру довжину і отримаємо $P(A) = \frac{\pi/3}{\pi} = \frac{1}{3}$.

Спосіб 3. Розглядаються всі хорди кола. Кожній з них взаємно однозначно ставиться у відповідність точка її середини (x, y) , якщо за початок координат прийняти центр кола.



В такому випадку $\Omega = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : x^2 + y^2 \leq R^2\}$, а $A = \{(x, y) \in \Omega : x^2 + y^2 \leq \frac{R^2}{4}\}$. Тоді $P(A) = \frac{\pi R^2/4}{\pi R^2} = \frac{1}{4}$.

Жозеф Бертран був противником геометричного означення ймовірності. Він казав, що воно не дає можливості однозначно обчислити ймовірність однієї і тієї ж випадкової події та використовував вищенаведений приклад для доведення своєї правоти. Дійсно, було отримано три різних відповіді при розв'язанні однієї задачі. Так в чому ж справа? Насправді, помилка полягає у різних трактуваннях поняття «навмання обрана хорда». В кожному з трьох способів це трактування було різним, що й стало причиною різних відповідей.

1.2.2 Аксиоми теорії ймовірностей

I. Побудова вимірного простору $\{\Omega, \mathcal{F}\}$:

A1: Будь-якому стохастичному експерименту можна поставити у відповідність простір елементарних подій Ω .

A2: $(\forall n \in \mathbb{N} : A_n \in \mathcal{F}) \Rightarrow (\bigcup_{n=1}^{n(\infty)} A_n \in \mathcal{F})$.

A3: $(A \in \mathcal{F}) \Rightarrow (\bar{A} \in \mathcal{F})$.

Дві останні аксиоми стосуються побудови алгебри чи σ -алгебри подій.

II. Властивості ймовірності:

P1: $\forall A \in \mathcal{F} : P(A) \geq 0$.

P2: $P(\Omega) = 1$ — аксіома нормування.

P3: $\forall A_1, A_2, \dots, A_n, \dots \in \mathcal{F}, A_i \cap A_j$ при $i \neq j : P(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)$ — аксіома зліченної адитивності. Іноді у випадках «простої» алгебри (а не σ -алгебри) достатньо аксиоми скінченної адитивності **P3'**: $\forall A_1, A_2, \dots, A_n \in \mathcal{F}, A_i \cap A_j$ при $i \neq j : P(\bigcup_{k=1}^n A_k) = \sum_{k=1}^n P(A_k)$.

Означення 1.2.1. Нормована міра P , що введена на вимірному просторі $\{\Omega, \mathcal{F}\}$, називається *ймовірністю*. Всі події беруться з σ -алгебри подій. Трійка $\{\Omega, \mathcal{F}, P\}$ називається *ймовірнісним простором* стохастичного експерименту.

Ця система аксіом несуперечна, бо існують стохастичні експерименти, які задовольняють цим аксіомам, але неповна, бо в різних задачах теорії ймовірностей розглядаються різні ймовірнісні простори.

1.2.3 Властивості ймовірності, що впливають з аксіом

1. Якщо $A_1, A_2, \dots, A_n, \dots \in \mathcal{F}$ утворюють повну групу подій, то $P(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) = 1$.

Доведення. Напрямку впливає з аксіоми P2. ▲

2. $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$

Доведення. $A \cup \bar{A} = \Omega \Rightarrow 1 \underset{P_2}{=} P(\Omega) = P(A \cup \bar{A}) \underset{P_{3'}}{=} P(A) + P(\bar{A})$ ▲

3. $P(\emptyset) = 0$

Доведення. Наслідок з властивості 2 ($\emptyset = \bar{\Omega}$) ▲

Зауваження. Якщо ймовірність події дорівнює нулю, то це не означає, що подія неможлива.

Приклад 1.2.4. СЕ - кидання точки на відрізок $[a, b]$. $A = \{\text{потрапляння в певну точку } x \in [a, b]\}$

4. $A \subset B \Rightarrow P(A) \leq P(B)$

Доведення. $A \subset B \Rightarrow B = A \cup (B \setminus A) \xrightarrow{P_3'} P(B) = P(A) + P(B \setminus A) \xrightarrow{P_1} P(A)$ ▲

5. $\forall A \in \mathcal{F} : P(A) \leq 1$

Доведення. Наслідок з властивості 4, $A \subset \Omega$ та P_2 . ▲

6. $A \subset B : P(B \setminus A) = P(B) - P(A)$

Доведення. Наслідок з властивості 4. ▲

7. $\forall A, B \in \mathcal{F} : P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$

Доведення. $A \cup B = (A \setminus (A \cap B)) \cup (A \cap B) \cup (B \setminus (A \cap B))$ - попарно несумісні.
З аксіоми P_3' : $P(A \cup B) = P(A \setminus (A \cap B)) + P(A \cap B) + P(B \setminus (A \cap B))$ ▲

8. Узагальнення властивості 7: $\forall A_1, A_2, \dots, A_n \in \mathcal{F} : P(\cup_{i=1}^n A_i) = \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{i < j} P(A_i \cap A_j) + \sum_{i < j < k} P(A_i \cap A_j \cap A_k) - \dots + (-1)^{n-1} P(\cap_{i=1}^n A_i)$
(формула включення-виключення для ймовірностей).

Вправа. Довести.

Приклад 1.2.5 (Задача про неуважну секретарку). Секретарка поклала n листів в n чистих конвертів, заклеїла ці конверти і тільки після цього написала адреси. Яка ймовірність того, що хоча б один з листів дійде за призначенням?

$A_i = \{\text{i-тий лист дійшов за призначенням}\}, i = \overline{1, n}. P(A_i) = \frac{1}{n} = \frac{(n-1)!}{n!}.$

$A = \{\text{хоча б один із листів дійшов за призначенням}\}, A = \cup_{i=1}^n A_i$

$P(A_i \cap_{i \neq j} A_j) = \frac{(n-2)!}{n!} = \frac{1}{n(n-1)}$

$P(A_i \cap_{i \neq j \neq k} A_j \cap A_k) = \frac{1}{n(n-1)(n-2)}$

$P(A_1 \cap \dots \cap A_n) = \frac{1}{n!}$

$P(A) = n \frac{1}{n} - C_n^2 \frac{1}{n(n-1)} - \dots + (-1)^{n-1} \frac{1}{n!} = 1 - \frac{1}{2!} + \frac{1}{3!} - \dots + (-1)^{n-1} \frac{1}{n!} \approx 1 - \frac{1}{e} \approx 0,63$

9. $\forall A_1, A_2, \dots, A_n, \dots \in \mathcal{F} : P(\cup_{i=1}^{\infty} A_i) \leq \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$

Доведення. Введемо події $B_1 = A_1, B_2 = \overline{A_1} \cap A_2, B_3 = \overline{A_1} \cap \overline{A_2} \cap A_3, B_n = \overline{A_1} \cap \overline{A_2} \cap \dots$

$\dots \cap \overline{A_{n-1}} \cap A_n$. Ці події попарно несумісні, $\cup_{i=1}^{\infty} B_i = \cup_{i=1}^{\infty} A_i, B_i \subset A_i$.

За аксіомою P_3 : $P(\cup_{i=1}^{\infty} A_i) = P(\cup_{i=1}^{\infty} B_i) \stackrel{P_3}{=} \sum_{i=1}^{\infty} P(B_i) \leq \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$ ▲

10. $\forall A_1, A_2, \dots, A_n, \dots \in \mathcal{F} : P(\cap_{i=1}^{\infty} A_i) = 1 - P(\overline{\cap_{i=1}^{\infty} A_i}) = 1 - P(\cup_{i=1}^{\infty} \overline{A_i}) \geq 1 - \sum_{i=1}^{\infty} P(\overline{A_i})$