### ЛЕКЦІЯ 2.

# Аксіоматика теорії ймовірностей

1. Геометричне визначення ймовірності. 2. Приклади використання геометричного визначення. 3. Геометричні парадокси. 4. Аксіоми теорії ймовірностей. 5. Властивості ймовірності.

#### 1. Геометричне визначення ймовірності.

В лекції 1, в третьому серед прикладів стохастичних експериментів розглядається ситуація, пов'язана з моментом надходження до системи обслуговування першої вимоги. Простором елементарних подій тоді буде незлічена множина  $\Omega = [0, +\infty)$  всіх невід'ємних чисел.

Тому в цьому випадку запропоновану процедуру визначення ймовірностей на *злічених просторах* елементарних наслідків неможливо реалізувати:

- о По-перше елементарних подій *«занадто»* багато, щоб кожній приписати порядковий номер;
- о А по-друге кожній окремій такій події  $\omega \in \Omega$  необхідно було б визначити нульову ймовірність:

$$P(\omega) = 0, \ \omega \in \Omega.$$

Однак існує велика кількість окремих стохастичних експериментів, що мають *незлічені простори* елементарних наслідків  $\Omega$ , для яких можна:

 $\mathfrak{I}$  Конструктивним чином визначити множину  $\mathfrak{I}$  підмножин простору  $\Omega$ :

$$\mathfrak{F} = \{A / A \subseteq \Omega\},\$$

елементи  $A \in \mathcal{F}$  якої будемо вважати випадковими подіями:

 $\circ$  Запропонувати відповідну процедуру знаходження числового значення ймовірності P(A) для кожної випадкової події  $A \in \mathcal{F}$  .

один такий, що

В якості прикладу розглянемо схему, що дістала назву

геометричного визначення ймовірності.

Це визначення можна розглядати як аналог *класичного визначення* у випадку *нескінченої* кількості можливих наслідків. При цьому така *«аналогія»* повинна розглядатися в наступному розумінні:

- Якщо формулювання *«випадковим чином»* для скінчених просторів елементарних подій означає на практиці, що *«всі наслідки так само ймовірні»* в сенсі *класичного визначення ймовірності*,
- То, як правило, термін «випадковим чином вибираємо точку в  $\Omega \subset R^n$ » означає, що «всі наслідки такого відбору так само ймовірні» в сенсі геометричного визначення ймовірності.

Приведемо точні формулювання.

> Припустимо, що простір елементарних наслідків  $\Omega \subset R^n$  є обмеженою множиною *n*–*вимірного Евклідового простору*.

Іншими словами, якщо m(A) позначає міру цієї множини (на прямій (n = 1) — це довжина відрізка, на площині (n = 2) — це площа фігури, в просторі (n = 3) — це об'єм області, ітп.), то:

$$m(\Omega) < \infty$$
.

- ightharpoonup Припустимо також, що всі елементарні наслідки  $\omega \in \Omega$  рівно-можливі. Зауважимо, що вираз *«рівно-можливі»*, або *«так само правдоподібні»*, в цьому випадку розуміємо наступним чином:
  - о немає підстав вважати одні серед них більш ймовірними в порівнянню з іншими.
- $ightharpoonup Bunadковими подіями будемо вважати всі підмножин <math>A \subseteq \Omega$ , для яких міра m(A) визначена.

Тоді згідно з геометричним визначенням ймовірність P(A) будьякої випадкової події A визначається формулою:

$$P(A) = \frac{m(A)}{m(\Omega)}, A \subset \Omega.$$

Звернемо увагу, що визначену таким чином ймовірність, так само як і в попередніх випадках, характеризують наступні властивості:

- P(A) ≥ 0 для довільної події A ⊆ Ω.
- $P(\Omega) = 1$ .
- Якщо події A та B несумісні, то  $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$ .

## 2. Приклади використання геометричного визначення.

Наведемо декілька прикладів практичного використання геометричного визначення ймовірності.

**Приклад 1.** (*Задача про зустріч*). Припустимо, що дві особи  $O_1$  і  $O_2$  домовилися зустрітися в проміжку часу [0, T]. Той, хто приходить першим, чекає зустрічі протягом  $\tau$  одиниць часу, а потім залишає місце зустрічі.

Припускаючи, що моменти прибуття осіб на зустріч  $\epsilon$  незалежними точками, випадково вибраними в інтервалі [0, T], слід знайти ймовірність того, що: *зустріч відбудеться*.

**Розв'язок.** Нехай x означає моментом прибуття на зустріч особи  $\mathbf{O_1}$ , а y – відповідно момент прибуття особи  $\mathbf{O_2}$ .

Тоді в якості простору  $\Omega$  елементарних наслідків стохастичного експерименту, що розглядається, можна вибрати квадрат з вершинами в точках:

прямокутної системи координат XOY:

$$\Omega = \{(x, y): 0 \le x \le T; 0 \le y \le T\}.$$

Мірою простору  $\Omega$  буде площа квадрату:

$$m(\Omega) = T^2 < \infty$$
.

Позначимо літерою D подію, яка нас цікавить:

 $D = \{ 3$ апланована зустріч відбудеться $\}$ .

Тоді формально підмножина елементарних наслідків, що сприяють випадковій події *D*, записується наступним чином:

$$D = \{(x, y) \in \Omega \colon |x - y| \le \tau\}.$$

Легко переконатися, що площа цієї множини дорівнює:

$$m(D) = T^2 - (T - \tau)^2$$
.

Отже згідно з геометричним визначенням ймовірності отримаємо:

$$P(D) = \frac{m(D)}{m(\Omega)} = \frac{T^2 - (T - \tau)^2}{T^2} = 1 - \left(1 - \frac{\tau}{T}\right)^2.$$

**Приклад 2.** (*Задача Бюффона*). Припустимо, що площину покривають паралельні прямі, що проходять на відстані 2*a* один від одної.

Голку довжиною  $2l,\ (l < a)$  кидаємо випадковим чином на цю площину.

Знайти ймовірність того, що: голка перетне одну з прямих.

**Розв'язок.** Нехай x означає відстань від центру голки до найближчої прямої, а  $\varphi$  – кут між голкою та напрямком прямих.

Тоді пара чисел  $(x, \varphi)$  може бути елементарним наслідком стохастичного експерименту, пов'язаного з киданням голки:

У Ці числа визначають положення голки на площині і дають можливість встановити, відбулась досліджувана випадкова подія, чи ні.

Виходячи з припущень, відстань (x) від центру голки від найближчої прямої не перевищує a, а кут  $(\varphi)$  може змінюватися від 0 до 180°. Тому простором елементарних подій  $(\Omega)$  розглянутого стохастичного експерименту буде наступний прямокутник:

$$\Omega = \{(x, \varphi): 0 \le x \le a; 0 \le \varphi \le \pi\}.$$

Припущення:

- о «кидаємо голку випадковим чином»
- означає, що всі точки  $\omega = (x, \varphi) \in \Omega$  є «однаково ймовірними», тобто:
  - о не маємо підстав надати перевагу будь-яким серед них.

Тому можна скористатися з геометричного визначення ймовірності, відповідно до якого мірою множини  $\Omega$  буде її площа:

$$m(\Omega) = a \cdot \pi < \infty$$
.

Позначимо літерою C подію, яка нас цікавить:

$$C = \{ \Gamma$$
олка перетне одну з прямих $\}$ ,

та знайдемо підмножину елементарних наслідків  $\omega = (x, \varphi) \in C$ , що сприяють випадковій події C.

Враховуючи умову (l < a), приходимо до висновку, що голка може перетнути тільки одну (*«найближчу»* до неї) пряму.

Відстань від центру голки до цієї прямої визначає координата x елементарного наслідку  $\omega = (x, \varphi) \in C$ . Кут  $\varphi$  визначає, чи перетне її голка, чи ні:

о Подія C відбудеться тоді і тільки тоді, коли:  $x \le l \cdot \text{Sin}(\varphi)$ . Підсумовуючи можемо формально подію C записати таким чином:

 $C = \{ \Gamma$ олка перетне одну з прямих $\} = \{ (x, \varphi) \in \Omega : x \le l \cdot \mathrm{Sin}(\varphi) \}.$  Мірою m(C) множини C буде її площа:

$$m(C) = \int_{0}^{\pi} l \cdot Sin(\varphi) d\varphi = 2l.$$

Використовуючи, подібно як і в попередніх прикладах, геометричне визначення ймовірності, отримаємо:

$$P(C) = \frac{m(C)}{m(\Omega)} = \frac{2l}{a\pi}.$$

Варто зауважити, що описаний стохастичний експеримент з « $\kappa u$ -dанням zо $\pi \kappa u$ » дає можливість eкeсeнериментальним uляхeм знайти наближення для значення числа  $\pi \kappa$ .

 $\triangleright$  Для цього необхідно в незмінних умовах повторити «достатнью багато разів» цей експеримент та замінити в отриманій формулі ймовірність P(C) її статистичною оцінкою.

### 3. Геометричні парадокси.

Якщо навіть у випадку класичного визначення ймовірності, коли кількість елементарних наслідків скінчена, перевірка їх *рівнозначності* не завжди є простим завданням, то, тим більше, у випадку незлічених множин подібна перевірка часто може бути дуже складна. Причиною цього є та обставина, що дуже складно *однозначно* описати формальними засобами, що означає: «випадковий» вибір серед незліченої кількості елементів.

Ця обставина була приводом до великої кількості «парадоксів». Найбільш відомим з цієї точки зору можна вважати «парадокс Бертрана».

Виявляється, що остаточна відповідь суттєво залежить, від згаданого визначення того, що слід вважати:

> «випадковим вибором серед незліченої кількості елементів».

## Приклад 3. «Парадокс Бертрана».

- Маємо задане коло.
- «Випадковим чином» вибираємо в цьому колі хорду.

Наскільки ймовірно, що:

 Довжина вибраної хорди буде більша від довжини сторони вписаного в це коло рівностороннього трикутника.

Приведемо кілька цілком обгрунтованих розв'язків, які, однак, дають абсолютно різні відповіді.

*Варіант* 1. З міркувань *симетрії* можна спочатку вибрати конкретний напрямок хорди. Зробимо це.

Після цього проведемо *діаметр*, перпендикулярний до вибраного напрямку. Очевидно, що при такому розумінні

➤ «випадкового вибору серед незліченої кількості елементів. сприятливими події:

«Довжина хорди більша від довжини сторони трикутника» будуть хорди:

що проходять в інтервалі  $\mathbf{6id}$   $\frac{1}{4}$   $\mathbf{do}$   $\frac{3}{4}$  збудованого діаметру.

Тобто рівно половина всіх можливих наслідків. Отже при такому розумінні «випадкового вибору» **ймовірність** того, що довжина хорди буде більша від довжини вписаного в це коло рівностороннього трикутника:

#### дорівнює 1⁄2.

*Варіант* 2. З міркувань *симетрії* можна спочатку «закріпити» на колі один кінець хорди. Зробимо це.

Після цього проведемо *дотичну до кола* в цій точці, та впишемо в коло *рівносторонній трикутник* з вершиною в цій точці. Дотична буде утворювати зі сторонами трикутника кути по  $60^{\circ}$ .

Очевидно, що при такому розумінні «випадкового вибору» сприятливими для нашої події будуть хорди, що потрапили до середнього серед цих кутів.

Отже **ймовірність** того, що довжина хорди буде *більша* від довжини вписаного в це коло рівностороннього трикутника:

# дорівнює $\frac{1}{3}$ .

**Варіант 3.** Розташування хорди можна однозначно визначити, вибираючи її середину. Множину сприятливих для нашої події наслідків тоді будуємо наступним чином.

- Проведемо концентричне коло, що проходить через середину радіуса.
- Довжина хорди буде більша від довжини вписаного в це коло рівностороннього трикутника, якщо її центр потрапить до меншого кола.

Площа меншого кола становить ¼ площі даного кола.

Отже **ймовірність** того, що довжина хорди буде *більша* від довжини вписаного в це коло рівностороннього трикутника:

## дорівнює ¼.

### 4. Аксіоми теорії ймовірностей.

Залежність способу визначення ймовірності від того явища, яке досліджується, дуже обмежене коло застосувань наведених вище можливих підходів до визначення поняття:

«ймовірність випадкової події»,

відсутність *точних математичних формулювань* і як наслідок – величезна кількість протиріч та парадоксів, спонукали математиків до пошуків більш

плідних розв'язків сформульованої вище проблеми формалізації ймовірності.

Вимагав цього швидкий розвиток нових галузей науки та техніки, зокрема успіхи в ядерній фізиці, необхідність досліджень соціально-економічних та демографічних явищ. Характерною рисою цих явищ були умови невизначеності та непередбачуваності їх наслідків.

Тому невипадково задача формалізації основ теорії ймовірності потрапила до славнозвісного переліку великих проблем Гілберта.

- Необхідно було чітко і точно визначити всі пов'язані із стохастичними експериментами поняття;
- Вибудувати їх логічні взаємозв'язки;
- Та з'ясувати умови, що гарантують можливість прийняття обгрунтованих рішень з допомогою створеної в результаті цього теорії.

Єдине що не викликало сумнівів, так це чітке усвідомлення наступної обставини:

• Несуперечливу, плідну *теорію ймовірностей* неможливо створити, відштовхуючись від *якогось конкретного одиничного стохастичного експерименту*.

Необхідно було будувати *абстрактну дисципліну*, визначення базових понять якої *не залежить* від можливих властивостей тих чи інших випадкових явиш.

Найбільш плідним з цієї точки зору виявився, в певному розумінні *«традиційний»* в математиці, *аксіоматичний підхід*. Остаточний розв'язок належить радянському математику А.М. Колмогорову, який запропонував в 1933 р. здавалося б дуже *просту* та *природню*, а водночас дуже *ефективну* та *плідну*, систему аксіом теорії ймовірностей.

Має вона наступний вигляд.

- Базовими в цій аксіоматиці є поняття стохастичного експерименту, випадкової події та ймовірності випадкової події.
  - ightharpoonup Припустимо, що задано деякий простір елементарних наслідків  $\Omega$ , тобто множину  $\Omega = \{\omega\}$ , елементами якої  $\epsilon$  елементарні події  $\omega$ .
  - ▶ Припустимо далі, що визначена певна множина  $\Im$  підмножин простору  $\Omega$ :  $\Im = \{A / A \subseteq \Omega\}$ , елементи  $A \in \Im$  якої називаємо випадковими подіями і для якої виконуються наступні умови:

A1.  $\Omega \in \mathfrak{I}$ .

**A2.** Якщо  $A \in \mathcal{F}$ , то  $\overline{A} = \Omega \setminus A \in \mathcal{F}$ .

**А3.** Якщо  $A_1 \in \mathcal{F}, A_2 \in \mathcal{F}, A_3 \in \mathcal{F}, ...$ то:

$$\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \in \mathfrak{I}.$$

Сукупність множин, для якого виконані умови **A1**, **A2**, **A3**, називається  $\sigma$ -алгеброю множин.

ightharpoonup Припустимо, далі, що на множині ightharpoonup визначена деяка дійсна функція:

$$P: \mathfrak{I} \to [0, 1],$$

для якої виконуються наступні умови:

**P1.**  $P(A) \ge 0$  для  $A \in \mathcal{F}$ .

**P2.**  $P(\Omega) = 1$ .

**Р3.** Якщо  $A_1 \in \mathcal{J}, A_2 \in \mathcal{J}, A_3 \in \mathcal{J}, ...$  – попарно несумісні випадкові події, тобто  $A_i \cap A_i = \emptyset$ , якщо  $i \neq j$ , то:

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

- ightharpoonup Значення P(A) функції P для  $A \in \mathcal{F}$  називаємо *ймовірністю випадкової події* A.
- ightharpoonup Трійку  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ , де  $\Omega$ , це простір елементарних наслідків,  $\mathcal{F}$ , це множина випадкових подій, а P, це ймовірність, називаємо ймовірнісним простором.
- Умови A1, A2, A3, P1, P2, P3, утворюють систему аксіом теорії ймовірностей.

### 5. Властивості ймовірності.

Легко переконатись, що для всіх трьох визначень ймовірності:  $\kappa$ ласичного, на злічених просторах  $\Omega$  та геометричного, виконуються всі перераховані аксіоми. Це  $\varepsilon$  підтвердженням того, що:

➤ Існують *реальні утворення*, які задовольняють всім абстрактним вимогам *аксіоматичного визначення ймовірності*.

Отже маємо приклади конкретних ймовірнісних просторів.

Сформульовані аксіоми — це *найпростіші*, *очевидні* властивості ймовірності, що не потребують доведення.

Спираючись на них можна доводити все нові і нові, більш складні і далеко не очевидні властивості ймовірності. Таким чином маємо змогу швидко розбудовувати *змістовну* математичну теорію. Приведемо кілька прикладів, що ілюструють це.

**Властивість 1.** Якщо ймовірність випадкової події A дорівнює P(A), то ймовірність протилежної події  $\overline{A} = \Omega \setminus A$  обчислюємо за формулою:

$$P(\overline{A}) = P(\Omega \setminus A) = 1 - P(A).$$

**Доведення.** Оскільки  $A \cup \overline{A} = \Omega$ , і  $A \cap \overline{A} = \emptyset$ , то:

$$1 = P(\Omega) = P(A \cup \overline{A}) = P(A) + P(\overline{A}).$$

**Властивість 2.** Ймовірність неможливої події дорівнює нулю:  $P(\emptyset) = 0$ . **Ловедення.** Оскільки  $\overline{\Omega} = \emptyset$ , то:

$$P(\varnothing) = P(\overline{\Omega}) = 1 - P(\Omega) = 1 - 1 = 0.$$

**Властивість 3.** Якщо  $A \subset B$ , то  $P(B \backslash A) = P(B) - P(A)$ .

**Доведення.** З визначення різниці ( $B \setminus A$ ) подій A та B отримаємо:

$$B = (B \backslash A) \cup A$$
,  $(B \backslash A) \cap A = \emptyset$ .

Таким чином на підставі аксіоми **P3**:  $P(B) = P(B \setminus A) + P(A)$ .

Оскільки згідно аксіом ймовірність  $P(B \setminus A) \ge 0$  невід'ємна, то з останньої рівності відразу отримаємо наступну властивість.

**Властивість 4.** Якщо  $A \subset B$ , то  $P(B) \ge P(A)$ .

Якщо замінити в останній нерівності B на  $\Omega$ , то на підставі аксіоми **P2** відразу отримаємо наступну властивість.

**Властивість 5.** Для кожної події  $A \in \mathcal{F}$ :

$$P(A) \leq 1$$
.

**Властивість 6.** (*Формула додавання ймовірностей*). Для довільних подій  $A \in \mathcal{F}$  та  $B \in \mathcal{F}$  справедлива рівність:

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B).$$

**Доведення.** Безпосередньо з визначення різниці подій A та B отримаємо наступну рівність:

$$A \cup B = \{A \setminus (A \cap B)\} \cup (A \cap B) \cup \{B \setminus (A \cap B)\}.$$

Випадкові події  $A \setminus (A \cap B)$ ,  $A \cap B$  та  $B \setminus (A \cap B)$  попарно несумісні, крім того  $A \cap B \subset A$  та  $A \cap B \subset B$ . Отже:

$$P(A \cup B) = P(A \setminus (A \cap B)) + P(A \cap B) + P(B \setminus (A \cap B)) =$$

$$= P(A) - P(A \cap B) + P(A \cap B) + P(B) - P(A \cap B) =$$

$$= P(A) + P(B) - P(A \cap B).$$

Використовуючи метод математичної індукції легко переконатися, що у випадку, коли кількість «доданків» більша ніж 2, то «формула додавання ймовірностей» приймає наступний вигляд.

**Властивість 7.** (*Формула додавання ймовірностей*). Нехай  $A_1, A_2, ..., A_n \in \mathfrak{I}$  – довільні випадкові подій. Тоді має місце наступна рівність:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_{i}\right) = \sum_{i=1}^{n} P(A_{i}) - \sum_{i < k}^{n} P(A_{i} \cap A_{k}) +$$

+ 
$$\sum_{i < k < j}^{n} P(A_i \cap A_k \cap A_j) - ... (-1)^{n-1} \cdot P(A_1 \cap A_2 \cap ... \cap A_n)$$
).

**Властивість 8.** (*Неперервність ймовірностей*). Припустимо, що маємо послідовність випадкових подій  $A_i$ ,  $i=1,2,...,n,...,(A_1,A_2,...,A_n,...\in\mathfrak{I})$ , для яких виконується наступна умова:

$$A_1 \subset A_2 \subset ... \subset A_n \subset ...$$

Тоді має місце наступна рівність:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \lim_{n \to \infty} P(A_n).$$

**Доведення.** Введемо послідовність випадкових подій  $B_1, B_2, ..., B_n, ... \in \mathfrak{I}$  наступним чином:

$$B_1 = A_1$$
,  $B_2 = A_2 - A_1$ ,  $B_3 = A_3 - A_2$ , ...  $B_n = A_n - A_{n-1}$ , ...

Приймаючи до уваги «*зростаючий*» характер послідовності випадкових подій  $A_i$ , i = 1, 2, ..., n, ..., отримуємо наступні рівності:

$$\bigcup_{i=1}^n B_i = A_n$$
; та  $\bigcup_{i=1}^\infty B_i = \bigcup_{i=1}^\infty A_i$  .

Крім того, очевидно, що  $B_k \cap B_l = \emptyset$ , якщо  $k \neq l$  Тому на підставі аксіоми (**P3**) маємо:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} B_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(B_i) = \lim_{n \to \infty} \sum_{i=1}^{n} P(B_i) = \lim_{n \to \infty} P(A_n).$$

Застосовуючи «*правила де-Моргана*», отримаємо наступний «*дво- істий*» варіант властивості неперервність ймовірностей.

**Властивість 9.** (Неперервність ймовірностей). Припустимо, що маємо послідовність випадкових подій  $A_i$ ,  $i=1,2,...,n,...,(A_1,A_2,...,A_n,...\in\mathfrak{I})$ , для яких виконується наступна умова:

$$A_1 \supseteq A_2 \supseteq \dots \supseteq A_n \supseteq \dots$$

Тоді має місце наступна рівність:

$$P\left(\bigcap_{i=1}^{n} A_{i}\right) = \lim_{n \to \infty} P(A_{n}).$$

**Властивість 10.** Нехай  $A_1, A_2, ..., A_n, ... \in \mathfrak{I}$  – довільні випадкові подій. Завжди має місце наступна нерівність:

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

**Доведення.** Введемо послідовність випадкових подій  $B_1, B_2, ..., B_n, ... \in \mathfrak{I}$  наступним чином:

$$B_1 = A_1,$$

$$B_2 = A_2 \cap (\Omega \setminus A_1),$$

$$B_3 = A_3 \cap (\Omega \setminus A_2) \cap (\Omega \setminus A_1),$$

$$B_n = A_n \cap (\Omega \setminus A_{n-1}) \cap ... \cap (\Omega \setminus A_1), ...$$

Очевидно, що:

$$\bigcup_{i=1}^{\infty}B_{i}=\bigcup_{i=1}^{\infty}A_{i}$$
, та  $B_{k}\cap B_{l}=\varnothing$ , якщо  $k\neq l.$ 

Крім того, для будь-якого n:  $B_n \subseteq A_n$ . Тому на підставі аксіоми (**P3**), та доведеної властивості 4, отримаємо:

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

Подібно, як і у випадку властивості 9, застосовуючи «правила де-Моргана», до властивість 10 отримаємо:

**Властивість 11.** Для довільних випадкових подій  $A_1, A_2, ..., A_n, ... \in \mathfrak{I}$  завжди має місце наступна нерівність:

$$P\left(\bigcap_{i=1}^{\infty} A_i\right) \geq 1 - \sum_{i=1}^{\infty} (1 - P(A_i)).$$