

Теорія ймовірностей:
Лекція 5
Умовна ймовірність

Данило Тавров

15 вересня 2025 р.

- 1 Інтуїція та визначення
- 2 Задача Гарднера про двох дітей
- 3 Теорема Бееса та повна ймовірність

- 1 Інтуїція та визначення
- 2 Задача Гарднера про двох дітей
- 3 Теорема Бееса та повна ймовірність

- Визначення ймовірності (як міри) **формалізує** опис ступенів **упевненості** та **невизначеностей**, пов'язаних із подіями та явищами
- Часто надходження **нової інформації** може **змінити** наші уявлення про ймовірності відповідних подій

Приклад (КЛЗ.1.1)

- Нехай одного ранку ми хочемо оцінити ймовірність події $R = \text{«пiде дощ»}$, $\mathbb{P}(R)$
- Якщо $C = \text{«за вікном хмари»}$, ми вважатимемо, що ймовірність дощу вища: $\mathbb{P}(R) \Rightarrow \mathbb{P}(R \mid C)$
- Такий перехід називають **обумовленням** подією C (conditioning on C)
- Із плином дня можуть надходити нові й нові факти B_1, \dots, B_n , і в результаті матимемо $\mathbb{P}(R \mid C, B_1, \dots, B_n) \equiv \mathbb{P}(R \mid C \cap B_1 \cap \dots \cap B_n)$



Визначення (КЛЗ.1.2)

- Нехай маємо вимірний простір (Ω, \mathcal{A})
- Нехай $A, B \in \mathcal{A}$ — деякі події
- Нехай $\mathbb{P}(B) > 0$
- **Умовна ймовірність** A за умови B (conditional probability of A given B):

$$\mathbb{P}(A | B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)} \quad (\text{КЛЗ.1.1})$$

- $\mathbb{P}(A)$ — **апріорна ймовірність** (prior)
- $\mathbb{P}(A | B)$ — **апостеріорна ймовірність** (posterior)



- Нескладно бачити, що

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

- Якщо ми знаємо, що подія A сталася, то її ймовірність дорівнює 1

Зауваження (К.ЛЗ.1.3)

- **Не існує такої події, як $A | B$**
- **Це просто позначення!**
- Насправді, існують **дві різні ймовірнісні міри:**

$$\mathbb{P}(\cdot) : \mathcal{A} \rightarrow \mathbb{R}^+, \quad \mathbb{P}(\cdot | B) : \mathcal{A} \rightarrow \mathbb{R}^+$$

- Іншими словами, з імовірнісного простору $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P}(\cdot))$ можна утворити **новий** імовірнісний простір $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P}(\cdot | B))$, $B \in \mathcal{A}$



Твердження (КЛЗ.1.4)

Умовна ймовірність $\mathbb{P}(\cdot | B)$ така, що

$$\mathbb{P}(A | B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)}, \quad A, B \in \mathcal{A}, \mathbb{P}(B) > 0$$

є ймовірнісною мірою

Доведення.

- Потрібно перевірити виконання всіх трьох аксіом ймовірнісної міри
- $\mathbb{P}(\cdot | B)$ невід'ємна, оскільки $\mathbb{P}(\cdot)$ невід'ємна
- Ймовірність усього простору дорівнює

$$\mathbb{P}(\Omega | B) = \frac{\mathbb{P}(\Omega \cap B)}{\mathbb{P}(B)} = \frac{\mathbb{P}(B)}{\mathbb{P}(B)} = 1$$

Доведення.

Продовження...

- Якщо $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{A}$ — послідовність несумісних подій, то

$$\begin{aligned}\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \mid B\right) &= \frac{1}{\mathbb{P}(B)} \cdot \mathbb{P}\left(\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) \cap B\right) = \frac{1}{\mathbb{P}(B)} \cdot \mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} (A_i \cap B)\right) \\ &= \frac{1}{\mathbb{P}(B)} \cdot \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_i \cap B) = \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_i \mid B)\end{aligned}$$

- Отже σ -адитивність виконується



Приклад (КЛЗ.1.5)

- Нехай маємо добре перетасовану колоду з 52 гральних карт
- Розгляньмо витяг двох карт **без повторень**:
 - Нехай A = «перша карта — чирва»
 - Нехай B = «друга карта — червона»
- Імовірність перетину цих подій:

$$\mathbb{P}(A \cap B) = \frac{13}{52} \cdot \frac{25}{51} = \frac{25}{204}$$

- Перший витяг — 13 чирвових карт із 52 можливих
- Другий витяг — 25 червоних із 51, що лишилися
- Імовірність кожної події окремо: $\mathbb{P}(A) = \frac{1}{4}$, $\mathbb{P}(B) = \frac{1}{2}$:
 - Перша карта може бути будь-якої з 4 мастей
 - Друга карта може бути будь-якого з 2 кольорів
- Тоді умовні ймовірності дорівнюють

$$\mathbb{P}(A | B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)} = \frac{25}{102}, \quad \mathbb{P}(B | A) = \frac{\mathbb{P}(B \cap A)}{\mathbb{P}(A)} = \frac{25}{51}$$

Зауваження (К.ЛЗ.1.6)

- Обумовлення однієї події іншою **не є комутативним**: $\mathbb{P}(A | B) \neq \mathbb{P}(B | A)$
- Обидві ймовірності мають сенс, **причиново-наслідкові зв'язки** між подіями **не важливі**
- Ми просто враховуємо інформацію, яку одна подія може надати про іншу
- Замість «першої» та «другої» карти можна розглядати «карту в лівій руці» і «карту в правій руці», які витягнуто **одночасно**



Обумовлення як перенормалізація

- Обумовлення події A подією B означає, що ми перенормалізуємо ймовірнісну міру

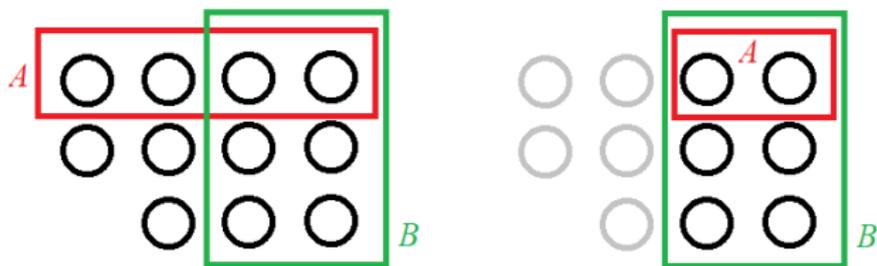


Рис. КЛЗ.1.1: $\mathbb{P}(A) = \frac{4}{11}$, проте $\mathbb{P}(A | B) = \frac{2}{6} = \frac{1}{3}$

- Пояснення для двох підходів до інтерпретації ймовірностей:
 - Частотна інтерпретація:** $\mathbb{P}(A | B)$ як відносна частота події A серед тих експериментів, які закінчилися подією B
 - Бесіівська інтерпретація:** оновлення суб'єктивної ймовірності після надходження додаткової інформації

Ланцюгове правило для умовних імовірностей

- Із визначення випливає:

$$\mathbb{P}(A | B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)} \Rightarrow \mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(B) \mathbb{P}(A | B), \mathbb{P}(B) > 0$$

$$\mathbb{P}(B | A) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(A)} \Rightarrow \mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) \mathbb{P}(B | A), \mathbb{P}(A) > 0$$

(КЛЗ.1.2)

- Відповідну властивість можна узагальнити

Твердження (КЛЗ.1.7)

- Нехай $\mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_n) > 0$
- Тоді

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_n) &= \mathbb{P}(A_1) \mathbb{P}(A_2 | A_1) \mathbb{P}(A_3 | A_1, A_2) \dots \mathbb{P}(A_n | A_1, \dots, A_{n-1}) \\ &= \mathbb{P}(A_2) \mathbb{P}(A_1 | A_2) \mathbb{P}(A_3 | A_1, A_2) \dots \mathbb{P}(A_n | A_1, \dots, A_{n-1}) \\ &= \dots \end{aligned}$$

(КЛЗ.1.3)

і т.д. для всіх можливих комбінацій подій

Доведення.

- Доведення здійснюватимемо за індукцією
- **База індукції:** для $n = 2$ теорема є просто повторенням (КЛЗ.1.2):

$$\mathbb{P}(A_1 \cap A_2) = \mathbb{P}(A_1) \mathbb{P}(A_2 | A_1)$$

- **Індукційний перехід:** нехай теорема виконується для $n - 1$:

$$\mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}) = \mathbb{P}(A_1) \mathbb{P}(A_2 | A_1) \dots \mathbb{P}(A_{n-1} | A_1, \dots, A_{n-2})$$

- Тоді

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_n) &= \mathbb{P}((A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}) \cap A_n) \\ &= \mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}) \cdot \mathbb{P}(A_n | A_1, \dots, A_{n-1}) \\ &= \mathbb{P}(A_1) \mathbb{P}(A_2 | A_1) \dots \mathbb{P}(A_{n-1} | A_1, \dots, A_{n-2}) \\ &\quad \times \mathbb{P}(A_n | A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}) \end{aligned}$$



- Обумовлення корисно використовувати для розбиття складних задач на простіші підзадачі

Приклад (КЛЗ.1.8)

- Нехай у вазі містяться 10 однакових кульок, 5 із яких — чорні, 3 — червоні і 2 — білі
- Нехай по черзі і **без повторень** витягають 4 кульки
- Чому дорівнює ймовірність того, що:
 - Перша кулька — чорна (B_1)?
 - Друга кулька — червона (R_2)?
 - Третя кулька — біла (W_3)?
 - Четверта — знову чорна (B_4)?
- Згідно з ланцюговим правилом,

$$\mathbb{P}(B_1 \cap R_2 \cap W_3 \cap B_4) = \mathbb{P}(B_4 \mid B_1, R_2, W_3) \mathbb{P}(W_3 \mid B_1, R_2) \mathbb{P}(R_2 \mid B_1) \mathbb{P}(B_1)$$



Приклад

Продовження...

- Кожну окрему ймовірність легко обчислити:

$$\mathbb{P}(B_1) = \frac{5}{10}, \quad \mathbb{P}(R_2 | B_1) = \frac{3}{9}, \quad \mathbb{P}(W_3 | B_1, R_2) = \frac{2}{8},$$

$$\mathbb{P}(B_4 | B_1, R_2, W_3) = \frac{4}{7}$$

- Отже

$$\mathbb{P}(B_1 \cap R_2 \cap W_3 \cap B_4) = \frac{4}{7} \cdot \frac{2}{8} \cdot \frac{3}{9} \cdot \frac{5}{10} \approx 0.024$$



- 1 Інтуїція та визначення
- 2 Задача Гарднера про двох дітей
- 3 Теорема Бееса та повна ймовірність

- Задача від Мартина Гарднера (Martin Gardner, 1914–2010) у журналі *Scientific American* у 1956 р.:
Містер Джонс має двох дітей. Старша дитина — дівчинка. Яка ймовірність того, що в нього дві дівчинки?
Містер Смит має двох дітей. Принаймні один із них — хлопчик. Яка ймовірність того, що в нього два хлопчики?
- Протягом десятиліть точилися суперечки, як правильно інтерпретувати відповідні твердження
- Розгляньмо обидва випадки в термінах дівчат
- Вважатимемо, що ймовірності народження хлопчика і дівчинки однакові
- Також вважатимемо, що народження дітей незалежні одне від одного

- Щоб дати відповіді на ці питання, спочатку потрібно з'ясувати, який у нас простір елементарних подій та самі події
- Нехай XY = «старша дитина — X , молодша дитина — Y », $X, Y \in \{B, G\}$
- Тоді простір елементарних подій є $\Omega = \{GG, GB, BG, BB\}$
- Уведемо символ \cdot на позначення того, що нам не принципово, якої стати дитина
- Наприклад, $G\cdot = \{GG, GB\}$
- Тоді подію $G =$ «принаймні одна дитина — дівчинка» можна розписати як $G = (G\cdot) \cup (\cdot G)$

- Імовірність обох дівчат, якщо старша — дівчинка:

$$\mathbb{P}(GG | G\cdot) = \frac{\mathbb{P}(GG \cap (G\cdot))}{\mathbb{P}(G\cdot)} = \frac{\mathbb{P}(\{GG\})}{\mathbb{P}(\{GG, GB\})} = \frac{1/4}{1/2} = \frac{1}{2}$$

- Також маємо ймовірність обох дівчат, якщо принаймні одна — дівчинка:

$$\mathbb{P}(GG | G) = \frac{\mathbb{P}(GG \cap G)}{\mathbb{P}(G)} = \frac{\mathbb{P}(\{GG\})}{\mathbb{P}(\{GG, GB, BG\})} = \frac{1/4}{3/4} = \frac{1}{3}$$

- У силу симетрії $\mathbb{P}(GG | G\cdot) = \mathbb{P}(GG | \cdot G) = 1/2$
- Інформація про **старшу** дівчинку або **молодшу** дівчинку має однакову силу
- Натомість, імовірність $\mathbb{P}(GG | G)$ інша
- Це тому, що кажучи про **принаймні** одну дівчинку, ми **не уточнювали**, яка саме
- Обумовлюючи подією $G\cdot$ або $\cdot G$, ми «викидаємо з простору Ω » по два варіанти в кожному випадку (BB , BG та BB , GB , відповідно)
- Обумовлюючи подією G , ми викидаємо тільки **один** варіант — BB

Містер Смит гуляє в парку з дівчинкою. На питання, чи це його дочка, він відповідає ствердно. Яка ймовірність того, що в нього дві дівчинки, якщо на прогулянку він вибрав одного зі своїх дітей абсолютно випадково?

- У цьому випадку

$$\Omega = \{GG/g\cdot, GG/\cdot g, GB/g\cdot, GB/\cdot b, BG/b\cdot, BG/\cdot g, BB/b\cdot, BB/\cdot b\}$$

- Наприклад, $GB/\cdot b$ «старша дитина — дівчинка, молодша — хлопчик, і на прогулянці побачили хлопчика»
- Тоді маємо обумовлювальну подію G' «на прогулянці містера Смита побачили з дівчинкою»: $G' = \{GG/g\cdot, GG/\cdot g, GB/g\cdot, BG/\cdot g\}$
- Отже

$$\mathbb{P}(GG | G') = \frac{\mathbb{P}(GG \cap G')}{\mathbb{P}(G')} = \frac{\mathbb{P}(\{GG/g\cdot, GG/\cdot g\})}{\mathbb{P}(\{GG/g\cdot, GG/\cdot g, GB/g\cdot, BG/\cdot g\})} = \frac{2/8}{4/8} = \frac{1}{2}$$

Додаткова інформація

- Розгляньмо варіант цієї задачі
- Додаткова інформація: пора року народження дитини
- Простір елементарних подій Ω містить елементи такого виду:

$$\{XS, YT\}, \quad X, Y \in \{G, B\}, \quad S, T \in \{W, Sp, Su, F\}$$

- Наприклад, $GW, BSp =$ «старша дитина — дівчинка, що народилася взимку, молодша — хлопчик, що народився навесні»
- Як і раніше, символ \cdot для позначення **будь-якої** статі чи пори року

BW,BW	BW,BSp	BW,BSu	BW,BF	BW,GW	BW,GSp	BW,GSu	BW,GF
BSp,BW	BSp,BSp	BSp,BSu	BSp,BF	BSp,GW	BSp,GSp	BSp,GSu	BSp,GF
BSu,BW	BSu,BSp	BSu,BSu	BSu,BF	BSu,GW	BSu,GSp	BSu,GSu	BSu,GF
BF,BW	BF,BSp	BF,BSu	BF,BF	BF,GW	BF,GSp	BF,GSu	BF,GF
GW,BW	GW,BSp	GW,BSu	GW,BF	GW,GW	GW,GSp	GW,GSu	GW,GF
GSp,BW	GSp,BSp	GSp,BSu	GSp,BF	GSp,GW	GSp,GSp	GSp,GSu	GSp,GF
GSu,BW	GSu,BSp	GSu,BSu	GSu,BF	GSu,GW	GSu,GSp	GSu,GSu	GSu,GF
GF,BW	GF,BSp	GF,BSu	GF,BF	GF,GW	GF,GSp	GF,GSu	GF,GF

Рис. КЛІЗ.2.1а

- Чому дорівнює ймовірність того, що обидві дитини — дівчатка, якщо **принаймні одна** з дітей — дівчинка, **що народилася взимку**?
- Маємо обумовлювальну подію $GW = (\cdot, GW) \cup (GW, \cdot)$
- За формулою (КЛЗ.1.1) маємо:

$$\mathbb{P}(G\cdot, G\cdot | GW) = \frac{\mathbb{P}((G\cdot, G\cdot) \cap GW)}{\mathbb{P}(GW)}$$

- Нехай імовірності народження в будь-яку пору року однакові
- Нехай народження дітей незалежні одне від одного
- Імовірність кожної конкретної комбінації «стать-пора року» дорівнює $(1/2) \cdot (1/4) = (1/8)$
- Імовірність усіх комбінацій, **окрім конкретної**, дорівнює $1 - (1/8) = 7/8$
- Відповідно,

$$\mathbb{P}(GW) = 1 - \mathbb{P}(GW^c) = 1 - \left(\frac{7}{8}\right)^2 = \frac{15}{64}$$

- Імовірність події $\mathbb{P}((G\cdot, G\cdot) \cap GW)$ дорівнює $7/64$ (див. рисунок далі)
- Отже

$$\mathbb{P}(G\cdot, G\cdot \mid GW) = \frac{7/64}{15/64} = \frac{7}{15} > \frac{1}{3}$$

- Це **контрінтуїтивно**: чому інформація про пору року народження несе якесь смислове навантаження?
- Насправді це дає змогу **уточнити**, про якого саме з дітей мова
- Якби ми використали подію «принаймні одна з двох дітей — дівчинка, що народилася 31 березня о 8:30», то результат був би ще ближчий до $\frac{1}{2}$

Додаткова інформація

BW,BW	BW,BSp	BW,BSu	BW,BF	BW,GW	BW,GSp	BW,GSu	BW,GF
BSp,BW	BSp,BSp	BSp,BSu	BSp,BF	BSp,GW	BSp,GSp	BSp,GSu	BSp,GF
BSu,BW	BSu,BSp	BSu,BSu	BSu,BF	BSu,GW	BSu,GSp	BSu,GSu	BSu,GF
BF,BW	BF,BSp	BF,BSu	BF,BF	BF,GW	BF,GSp	BF,GSu	BF,GF
GW,BW	GW,BSp	GW,BSu	GW,BF	GW,GW	GW,GSp	GW,GSu	GW,GF
GSp,BW	GSp,BSp	GSp,BSu	GSp,BF	GSp,GW	GSp,GSp	GSp,GSu	GSp,GF
GSu,BW	GSu,BSp	GSu,BSu	GSu,BF	GSu,GW	GSu,GSp	GSu,GSu	GSu,GF
GF,BW	GF,BSp	GF,BSu	GF,BF	GF,GW	GF,GSp	GF,GSu	GF,GF

Рис. КЛЗ.2.1б: події G^{\cdot} , G^{\cdot} (помаранчевий) та G^{\cdot} (синій і помаранчевий разом)

BW,BW	BW,BSp	BW,BSu	BW,BF	BW,GW	BW,GSp	BW,GSu	BW,GF
BSp,BW	BSp,BSp	BSp,BSu	BSp,BF	BSp,GW	BSp,GSp	BSp,GSu	BSp,GF
BSu,BW	BSu,BSp	BSu,BSu	BSu,BF	BSu,GW	BSu,GSp	BSu,GSu	BSu,GF
BF,BW	BF,BSp	BF,BSu	BF,BF	BF,GW	BF,GSp	BF,GSu	BF,GF
GW,BW	GW,BSp	GW,BSu	GW,BF	GW,GW	GW,GSp	GW,GSu	GW,GF
GSp,BW	GSp,BSp	GSp,BSu	GSp,BF	GSp,GW	GSp,GSp	GSp,GSu	GSp,GF
GSu,BW	GSu,BSp	GSu,BSu	GSu,BF	GSu,GW	GSu,GSp	GSu,GSu	GSu,GF
GF,BW	GF,BSp	GF,BSu	GF,BF	GF,GW	GF,GSp	GF,GSu	GF,GF

Рис. КЛЗ.2.1в: події $(G^{\cdot}, G^{\cdot}) \cap GW$ (помаранчевий) та GW (синій і помаранчевий разом)

- Шукана умовна ймовірність — відношення помаранчевих комірок до зафарбованих

- 1 Інтуїція та визначення
- 2 Задача Гарднера про двох дітей
- 3 Теорема Бееса та повна ймовірність

Теорема (Теорема Беєса (Bayes' Theorem), КЛЗ.3.1)

- Нехай маємо вимірний простір (Ω, \mathcal{A})
- Для подій $A, B \in \mathcal{A}$, $\mathbb{P}(B) > 0$, справедливо:

$$\mathbb{P}(A | B) = \frac{\mathbb{P}(B | A) \mathbb{P}(A)}{\mathbb{P}(B)} \quad (\text{КЛЗ.3.1})$$

- Це безпосередньо випливає з визначення умовної ймовірності

Теорема (Закон повної ймовірності (Law of total probability), КЛЗ.3.2)

- Нехай маємо вимірний простір (Ω, \mathcal{A})
- Розгляньмо розбиття: $\Omega = \bigcup_{i=1}^n A_i$, $A_i \cap A_j = \emptyset$, $i \neq j$
- Нехай $\mathbb{P}(A_i) > 0$ для всіх i
- Тоді

$$\mathbb{P}(B) = \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(B | A_i) \mathbb{P}(A_i) \quad (\text{КЛЗ.3.2})$$

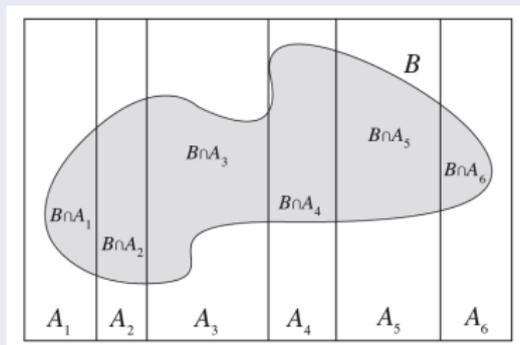
Закон повної ймовірності

Доведення.

- Оскільки A_1, \dots, A_n – розбиття, маємо

$$B = (B \cap A_1) \cup \dots \cup (B \cap A_n)$$

- До того ж $(B \cap A_i) \cap (B \cap A_j) = \emptyset, i \neq j$



- Для неперетинних множин можемо застосувати **адитивність** імовірності:

$$\mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(B \cap A_1) + \dots + \mathbb{P}(B \cap A_n)$$

Доведення.

Продовження...

- Кожний перетин розпишімо через умовну ймовірність:

$$\mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(B | A_1) \mathbb{P}(A_1) + \dots + \mathbb{P}(B | A_n) \mathbb{P}(A_n)$$



Зауваження (К.Л3.3.3)

- Безумовна ймовірність $\mathbb{P}(B)$ — це фактично **зважене середнє** умовних ймовірностей
- Вагами виступають ймовірності обумовлюючих подій



- Правило Бееса зручно застосовувати у випадках, коли обчислення умовної ймовірности $\mathbb{P}(A | B)$ простіше звести до обчислення $\mathbb{P}(B | A)$ і навпаки

Приклад (КЛЗ.3.4)

- В 1998 р. Селлі Кларк (Sally Clark) обвинуватили в умисному вбивстві двох новонароджених синів
- Свідок-експерт заявив, що ймовірність смерти немовляти від **синдрому раптової дитячої смерти** складає $1/8500$
- Смерть обох дітей одночасно взагалі складає $(1/8500)^2$, або 1 на 73 мільйони випадків
- Відтак, **стверджував експерт**, Селлі невинувата з імовірністю 1 на 73 мільйони
- **Що тут не так?**



Приклад (КЛЗ.3.4)

Продовження...

- Експерт **переплутав** дві умовні ймовірності
- Нехай I = «обвинувачений невинуватий»
- Нехай E = «дитина загинула внаслідок синдрому»
- Експерт зазначив, що ймовірність $\mathbb{P}(E | I)$ дуже мала
- Але нас цікавить **інша ймовірність**:

$$\mathbb{P}(I | E) = \frac{\mathbb{P}(E | I) \mathbb{P}(I)}{\mathbb{P}(E)} = \frac{\mathbb{P}(E | I) \mathbb{P}(I)}{\mathbb{P}(E | I) \mathbb{P}(I) + \mathbb{P}(E | I^c) \mathbb{P}(I^c)}$$

- Тобто ймовірність невинуватості **після того, як смерть уже сталася**
- Апріорна ймовірність $\mathbb{P}(I^c)$ надзвичайно мала
 - Осіб, які вчинили подвійне вбивство, у суспільстві не так уже й багато!
- А тому весь дріб дуже близький до 1
- Селлі Кларк випустили через 3 роки перебування у в'язниці



Приклад (КЛЗ.3.5)

- Нехай пацієнта тестують на наявність дуже рідкого захворювання
- На нього страждає $100p_1$ відсотків населення
- Якщо результат тесту позитивний, то вважають, що пацієнт хворий
- Нехай D = «пацієнт хворий», T = «результат тесту позитивний»
- Тест має такі параметри:
 - *Чутливість*: $\mathbb{P}(T | D) = 1 - p_2$, тобто ймовірність **хибнонегативного результату** є p_2
 - *Специфічність*: $\mathbb{P}(T^c | D^c) = 1 - p_3$, тобто ймовірність **хибнопозитивного результату** є p_3
- Чому дорівнює ймовірність, що пацієнт **насправді** хворий?



Приклад (КЛЗ.3.5)

Продовження...

- Згідно з правилом Беєса та законом повної ймовірності:

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(D | T) &= \frac{\mathbb{P}(T | D) \mathbb{P}(D)}{\mathbb{P}(T)} \\ &= \frac{\mathbb{P}(T | D) \mathbb{P}(D)}{\mathbb{P}(T | D) \mathbb{P}(D) + \mathbb{P}(T | D^c) \mathbb{P}(D^c)} \\ &= \frac{(1 - p_2) \cdot p_1}{(1 - p_2) \cdot p_1 + p_3 \cdot (1 - p_1)}\end{aligned}$$

- Наприклад, якщо $p_1 = 0.01$, $p_2 = p_3 = 0.05$, матимемо $\mathbb{P}(D | T) \approx 0.16$
- Тобто тест не помиляється з імовірністю **95%**, але пацієнт хворий з імовірністю **16%**!



Тестування на наявність хвороби

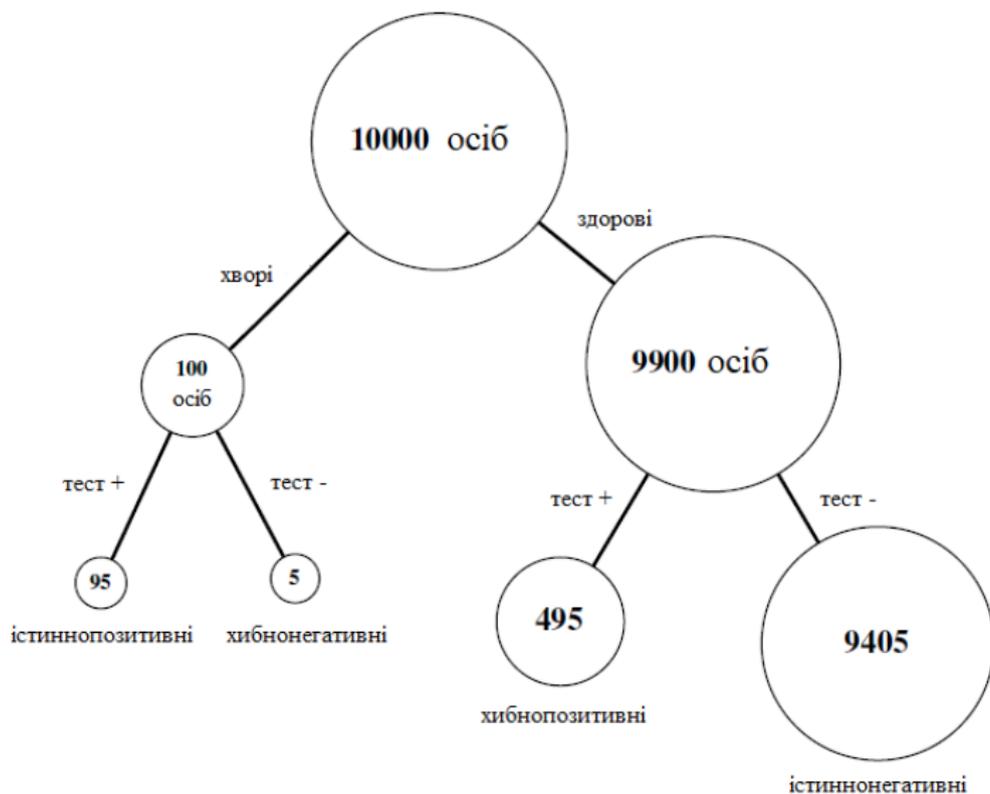


Рис. КЛЗ.3.1

Приклад (КЛЗ.3.5)

Продовження...

- Нічого дивного тут немає, адже треба враховувати **апріорну ймовірність** (яка дуже низька)
- Хворі 100 осіб із 10 000
- Серед позитивних результатів:
 - 95 істиннопозитивних
 - 495 хибнопозитивних
- Відповідно, **більшість** осіб із позитивним результатом тесту насправді цілком здорові



Твердження (КЛЗ.3.6)

- Нехай маємо вимірний простір (Ω, \mathcal{A})
- Нехай $A, B, C \in \mathcal{A}$, $\mathbb{P}(B \cap C) > 0$
- Тоді

$$\mathbb{P}(A | B, C) = \frac{\mathbb{P}(B | A, C) \mathbb{P}(A | C)}{\mathbb{P}(B | C)} \quad (\text{КЛЗ.3.3})$$

Твердження (КЛЗ.3.7)

- Нехай маємо вимірний простір (Ω, \mathcal{A})
- Нехай A_1, \dots, A_n — деяке його розбиття
- Нехай $\mathbb{P}(A_i \cap B) > 0$ для всіх i
- Тоді

$$\mathbb{P}(B | C) = \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(B | A_i, C) \mathbb{P}(A_i | C) \quad (\text{КЛЗ.3.4})$$

Приклад (КЛЗ.3.8)

- Розгляньмо **повторний** тест після позитивного результату
- Нехай T_1 і T_2 — позитивні результати за 1-им і 2-им разом
- Маємо:

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(D | T_1 \cap T_2) &= \frac{\mathbb{P}(T_1 \cap T_2 | D) \mathbb{P}(D)}{\mathbb{P}(T_1 \cap T_2 | D) \mathbb{P}(D) + \mathbb{P}(T_1 \cap T_2 | D^c) \mathbb{P}(D^c)} \\ &= \frac{0.95^2 \cdot 0.01}{0.95^2 \cdot 0.01 + 0.05^2 \cdot 0.99} \approx 0.78\end{aligned}$$

- Цей же результат можна дістати **послідовно**:
 - Ми вже знаємо $\mathbb{P}(D | T_1) = 0.16$
 - Тому

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(D | T_1, T_2) &= \frac{\mathbb{P}(T_2 | D, T_1) \mathbb{P}(D | T_1)}{\mathbb{P}(T_2 | D, T_1) \mathbb{P}(D | T_1) + \mathbb{P}(T_2 | D^c, T_1) \mathbb{P}(D^c | T_1)} \\ &= \frac{0.95 \cdot 0.16}{0.95 \cdot 0.16 + 0.05 \cdot 0.84} \approx 0.78\end{aligned}$$

- Повторний тест збільшує ймовірність того, що пацієнт справді хворий, із 0.16 до 0.78!

Зауваження (КЛЗ.3.9)

Непринципово, які саме події вважати обумовлюючими:

$$\mathbb{P}(A \mid B, C) = \frac{\mathbb{P}(C \mid A, B) \mathbb{P}(A \mid B)}{\mathbb{P}(C \mid B)} = \frac{\mathbb{P}(A \cap B \cap C)}{\mathbb{P}(B \cap C)}$$



Приклад (КЛЗ.3.10)

Табл. КЛЗ.3.1

	Метод А			Метод В		
	Операцій	Успішних	Відсоток	Операцій	Успішних	Відсоток
Малі	87	81	93%	270	234	87%
Великі	263	192	73%	80	55	69%
Разом	350	273	78%	350	289	83%

- Розгляньмо результати лікування малих та великих каменів у нирках двома різними методами
- Метод А для кожної категорії **ліпший**
- Проте **загалом** метод А **гірший**
- Як таке може бути?



Приклад (КЛЗ.3.10)

Продовження...

- Нехай S = «лікування успішне», A = «застосовано метод А»,
 B = «застосовано метод В» (очевидно, що $A = B^c$), C = «лікували малі камені»
- Тоді

$$\mathbb{P}(S | A) = \mathbb{P}(S | C, A) \mathbb{P}(C | A) + \mathbb{P}(S | C^c, A) \mathbb{P}(C^c | A)$$

$$\mathbb{P}(S | B) = \mathbb{P}(S | C, B) \mathbb{P}(C | B) + \mathbb{P}(S | C^c, B) \mathbb{P}(C^c | B)$$

- Імовірності успішного лікування $\mathbb{P}(S | A)$ і $\mathbb{P}(S | B)$ є **зваженими середніми** ймовірностей успішного лікування **каменів певного типу**
- Ваговими коефіцієнтами є $\mathbb{P}(C | A)$, $\mathbb{P}(C^c | A)$, $\mathbb{P}(C | B)$ і $\mathbb{P}(C^c | B)$ — **частоти** відповідних операцій



Приклад (КЛЗ.3.10)

Продовження...

- Якби вагові коефіцієнти були однакові, парадоксу не було б
- Але

$$\mathbb{P}(C | B) > \mathbb{P}(C | A), \quad \mathbb{P}(C^c | B) < \mathbb{P}(C^c | A)$$

- На наших даних

$$\mathbb{P}(S | B) = 0.87 \cdot \frac{270}{350} + 0.69 \cdot \frac{80}{350} \approx 0.83$$

$$\mathbb{P}(S | B^c) = 0.93 \cdot \frac{87}{350} + 0.73 \cdot \frac{263}{350} \approx 0.78$$

- У загальному випадку, проблема є, коли присутній завадний чинник (confounder), як тип каменю у нашому прикладі
- Інший відомий приклад:
 - Вступ в аспірантуру Університету Каліфорнії в Берклі (1973 р.)
 - Набрали більше чоловіків, ніж жінок \Rightarrow звинувачення в дискримінації
 - Проте насправді в **більшості** факультетах набрали більше **жінок**
 - Просто жінки подавались на **факультети з вищим конкурсом**

