

Коефіцієнт ймовірності

Формули

Елементи комбінаторики

	Kolejność ma znaczenie	Kolejność nie ma znaczenia
Te same elementy nie mogą się powtarzać	Reguła mnożenia ┌ ┌ ┌	Wzór z dwumianem Newtona $\binom{n}{k}$
Te same elementy mogą się powtarzać		Wzór: $\binom{n+k-1}{k}$

«Класичне» визначення ймовірності

$$P(A) = \frac{\bar{A}}{\bar{\Omega}}$$

де:

\bar{A} - кількість сприятливих подій A

$\bar{\Omega}$ - кількість усіх подій

Ймовірність - визначення Колмогорова

Ω - сукупність усіх елементарних подій

S – «Сигма-тіло» на полі Ω , тобто множина його підмножин, що відповідають умовам:

- 1) $\phi \in S$
- 2) $A \in S \Rightarrow A' \in S$
- 3) $A_1, A_2, A_3, \dots \in S \Rightarrow A_1 \cup A_2 \cup A_3 \cup \dots = \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in S$

P – функція з аргументами з множини S і значеннями, які є дійсними числами, що задовольняють умовам («аксіоми»):

1. $\forall_{A \in S} P(A) \geq 0$
2. $P(\Omega) = 1$
3. $P(A_1 \cup A_2 \cup A_3 \cup \dots) = P(A_1) + P(A_2) + P(A_3) + \dots$ - для пар неперетинаються подій, тобто. $(A_i \cap A_j = \phi \text{ dla } i \neq j)$

Значення функції $P(A)$ можна назвати „ймовірністю”

Властивості ймовірності

1. $P(A) \in \langle 0, 1 \rangle$
2. $P(\phi) = 0$
3. $A \subseteq B \Rightarrow P(A) \leq P(B)$
4. $P(A') = 1 - P(A)$
5. $A \subseteq B \Rightarrow P(B \setminus A) = P(B) - P(A)$
6. $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$

Незалежність подій

Події A і B є незалежними, коли:

$$P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$$

Умовна ймовірність

Позначимо умовну ймовірність події за умови A , що подія відбудеться B , і обчислимо її за формулою $P(A|B)$:

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

Повна ймовірність і формула Байєса

Припускаючи, що $B_i \cap B_j \neq 0$ (для $i \neq j$) і $P(B_1) + P(B_2) + \dots + P(B_n) = 1$:

Повна ймовірність

$$P(A) = P(B_1)P(A|B_1) + P(B_2)P(A|B_2) + \dots + P(B_n)P(A|B_n)$$

Формула Байєса

$$P(B_i|A) = \frac{P(B_i)P(A|B_i)}{P(A)}$$

Діаграма Бернуллі

Імовірність k «успіху» в n незалежних і ідентичних досвідах, кожен з яких може закінчитися лише двома шляхами (з імовірностями p «успіху» та q «невдачі»), дорівнює:

$$P(S = k) = \binom{n}{k} p^k q^{n-k}$$

Випадкові величини

Дискретні випадкові величини

Розклад

x_i
p_i

$$\sum p_i = 1$$

Дистрибуанта

$$F(x) = P(X < x)$$

Очікуване значення

$$EX = \sum x_i p_i$$

Медіана $x_{0,5}$, Me

Значення випадкової величини, для якої кумулятивні ймовірності "перевищують" $\frac{1}{2}$

Домінанта, мода D

Значення випадкової величини досягнуто з найбільшою ймовірністю

Квантиль ряду p x_p

Значення випадкової величини, для якої кумулятивні ймовірності "перевищують" p

Дисперсія $D^2(X)$, σ^2

$$D^2(X) = \sum (x_i - EX)^2 p_i, D^2(X) = EX^2 - (EX)^2$$

Стандартне відхилення $D(X)$, σ

$$D(X) = \sqrt{D^2(X)}$$

Коефіцієнт варіації V

$$V = \frac{D(X)}{E(X)}$$

Звичайний момент n-го порядку EX^n, α_n

$$EX^n = \sum x_i^n p_i$$

Центральний момент n-го порядку μ_n

$$\mu_n = \sum (x_i - EX)^n p_i$$

Фактор асиметрії

$$\gamma_1 = \frac{\mu_3}{(D(X))^3}$$

Коефіцієнт концентрації

$$K = \frac{\mu_4}{(D(X))^4}$$

Приклади розподілів дискретних випадкових величин

Розподіл Бернуллі

У розподілі Бернуллі ймовірності визначаються за формулою:

$$P(X = k) = \binom{n}{k} p^k q^{n-k}$$

$$EX = np$$

$$D^2(X) = npq$$

Розподіл Пуассона

У розподілі Пуассона ймовірності визначаються за формулою:

$$P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

$$EX = \lambda$$

$$D^2(X) = \lambda$$

Для великих n і малих p розподіл Бернуллі можна замінити на розподіл Пуассона

Гіпергеометричний розподіл

У гіпергеометричному розподілі ймовірності визначаються за формулою:

$$P(X = k) = \frac{\binom{M}{k} \binom{N-M}{n-k}}{\binom{N}{n}}$$

Де N – кількість усіх елементів у сукупності, M – кількість усіх елементів у сукупності з певною ознакою, n – кількість елементів у вибірці, k – кількість елементів у вибірці з певною ознакою.

$$EX = \frac{M \cdot n}{N}$$

$$D^2 X = n \cdot \frac{M}{N} \left(1 - \frac{M}{N}\right) \frac{N-n}{N-1}$$

Для великих N і M , і $\frac{M}{N} \rightarrow p$ розподіл Бернуллі можна замінити гіпергеометричним розподілом.

Безперервні випадкові величини

Функція щільності

$$f(x)$$

$$P(a \leq X \leq b) = \int_a^b f(x) dx$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$$

Дистрибуанта

$$F(x) = P(X < x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$$

Очікуване значення

$$EX = \int_{-\infty}^{\infty} xf(x) dx$$

Медіана $x_{0,5}$, Me

Значення $x_{0,5}$, для якої $F(x_{0,5}) = 0,5$

Домінанта, мода D

Глобальний максимум функції щільності $f(x)$

Квантиль ряду p x_p

Значення x_p , для якої $F(x_p) = p$

Дисперсія $D^2(X)$, σ^2

$$D^2(X) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - EX)^2 f(x) dx, D^2(X) = EX^2 - (EX)^2$$

Стандартне відхилення $D(X)$, σ

$$D(X) = \sqrt{D^2(X)}$$

Коефіцієнт змінності V

$$V = \frac{D(X)}{E(X)}$$

Звичайний момент n -го порядку EX^n, α_n

$$EX^n = EX = \int_{-\infty}^{\infty} x^n f(x) dx$$

Центральний момент n -го порядку μ_n

$$\mu_n = \int_{-\infty}^{\infty} (x - EX)^n f(x) dx$$

Фактор асиметрії

$$\gamma_1 = \frac{\mu_3}{(D(X))^3}$$

Коефіцієнт концентрації

$$K = \frac{\mu_4}{(D(X))^4}$$

Приклади розподілів неперервних випадкових величин

Нормальний розподіл

У нормальному розподілі ймовірності визначаються з функції густини за формулою:

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}}$$

$$EX = m$$

$$D^2(X) = \sigma^2$$

Стандартизація нормального розподілу:

$$Z = \frac{X - m}{\sigma}$$

Рівномірний розподіл

У рівномірному розподілі ймовірності визначаються з функції густини за формулою:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{w przedziale } x \in \langle a, b \rangle \\ 0 & \text{dla pozostałych } x \end{cases}$$

Експоненційний розпад

В експоненціальному розподілі ймовірності визначаються з функції густини за формулою:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\lambda} e^{-\frac{x}{\lambda}} & \text{dla } x \geq 0 \\ 0 & \text{dla } x < 0 \end{cases}$$

$$EX = \lambda$$

$$D^2(X) = \lambda^2$$

Двовимірні випадкові величини

Двовимірні дискретні випадкові величини

Розклад

$X \backslash Y$	y_1	y_2	\dots	y_j	
x_1	p_{11}	p_{12}	\dots	p_{1j}	$\sum p_{1.}$
x_2	p_{21}	p_{22}	\dots	p_{2j}	$\sum p_{2.}$
\dots	\dots	\dots	\dots	\dots	\dots
x_i	p_{i1}	p_{i2}	\dots	p_{ij}	$\sum p_{i.}$
	$\sum p_{.1}$	$\sum p_{.2}$	\dots	$\sum p_{.j}$	1

Граничні розподіли

$$\sum_i p_{i.}, \sum_j p_{.j}$$

Умовна ймовірність

$$P(X = x_i | Y = y_j) = \frac{p_{ij}}{p_{.j}}, P(Y = y_j | X = x_i) = \frac{p_{ij}}{p_{i.}}$$

Незалежність випадкових величин

Дві випадкові величини X і Y називаються незалежними коли:

$$\forall_{i,j} P(X = x_i, Y = y_j) = P(X = x_i) \cdot P(Y = y_j)$$

Дистрибуанта

$$F(x, y) = P(X < x, Y < y) = \sum_{x_i < x} \sum_{y_j < y} p_{ij}$$

Очікувані значення

Розраховуємо очікувані значення EX, EY з граничних розподілів

Дисперсія

Дисперсії $D^2(X), D^2(Y)$, ми розраховуємо з граничних розподілів.

Коваріація

$$C(X, Y) = \sum_i \sum_j (x_i - E(X))(y_j - E(Y))p_{ij}$$

Коефіцієнт кореляції

$$\rho = \frac{C(X, Y)}{D(X) \cdot D(Y)}$$

Якщо $\rho = 0$ називаємо випадкові величини «некорельованими». Однак це не означає, що вони незалежні. Але якщо випадкові величини незалежні, це точно $\rho = 0$

Неперервні двовимірні випадкові величини

Функція щільності

$$f(x, y)$$

$$P(a \leq X \leq b, c \leq Y \leq d) = \int_a^b \int_c^d f(x, y) dy dx$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dy dx = 1$$

Граничні розподіли

$$f_1(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dy, f_2(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dx$$

Умовні розподіли

$$f(X|Y) = \frac{f(x, y)}{f_2(y)}, f(Y|X) = \frac{f(x, y)}{f_1(x)}$$

Незалежність випадкових величин

Дві випадкові величини X і Y називаються незалежними, коли для будь-яких x і y :

$$f(x, y) = f_1(x) \cdot f_2(y)$$

Дистрибуанта

$$F(x, y) = P(X < x, Y < y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f(u, v) du dv$$

Очікувані значення

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x f_1(x) dx$$

$$E(Y) = \int_{-\infty}^{\infty} y f_2(y) dy$$

Дисперсія

$$D^2(X) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - EX)^2 f_1(x) dx$$

$$D^2(Y) = \int_{-\infty}^{\infty} (y - EY)^2 f_2(y) dx$$

Коваріація

$$C(X, Y) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x - E(X))(y - E(Y)) f(x, y) dx dy$$

Коефіцієнт кореляції

$$\rho = \frac{C(X, Y)}{D(X) \cdot D(Y)}$$

Якщо $\rho = 0$ називаємо випадкові величини «некорельованими». Однак це не означає, що вони незалежні. Але якщо випадкові величини незалежні, це точно $\rho = 0$.