

2.5. Багатовимірні випадкові величини

Нехай на просторі елементарних подій Ω визначені випадкові величини $\xi_1 = \xi_1(\omega), \xi_2 = \xi_2(\omega), \dots, \xi_n = \xi_n(\omega), \omega \in \Omega$. Кожній елементарній події $\omega \in \Omega$ можна поставити у відповідність n – **вимірну випадкову величину (випадковий вектор)**

$$\xi(\omega) = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n). \quad (2.21)$$

Функцією розподілу n – вимірного випадкового вектора або функцією спільного розподілу випадкових величин $(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$ називають функцію дійсних змінних (x_1, x_2, \dots, x_n) , яку визначають як ймовірність спільного виконання n нерівностей $\xi_i < x_i$

$$F_{\xi_1 \xi_2 \dots \xi_n}(x_1, x_2, \dots, x_n) = P(\xi_1 < x_1 \cap \xi_2 < x_2 \cap \dots \cap \xi_n < x_n). \quad (2.22)$$

Зокрема для спільного розподілу двох випадкових величин ξ, η

$$F_{\xi, \eta}(x, y) = P(\xi < x \cap \eta < y). \quad (2.23)$$

Властивості функції розподілу

Функція розподілу випадкового вектора має всі властивості функції розподілу одного аргументу, а саме:

- 1) $0 \leq F_{\xi, \eta}(x, y) = P(\xi < x \cap \eta < y) \leq 1$;
- 2) $F_{\xi, \eta}(-\infty, y) = F_{\xi, \eta}(x, -\infty) = 0$;
- 3) $F_{\xi, \eta}(+\infty, +\infty) = 1$;
- 4) $F_{\xi, \eta}(x, y)$ — неспадна функція своїх аргументів;
- 5) $F_{\xi, \eta}(x, y)$ — неперервна зліва по кожному із своїх аргументів, тобто, якщо $x_1 < x_2$, то $F_{\xi, \eta}(x_1, y) \leq F_{\xi, \eta}(x_2, y)$; аналогічно для y ;
- 6) $F_{\xi, \eta}(+\infty, y) = F_{\eta}(y)$; $F_{\xi, \eta}(x, +\infty) = F_{\xi}(x)$.

З останньої властивості випливає, що функції розподілу окремих компонент двовимірного випадкового вектора можуть бути знайдені граничним переходом із функції спільного розподілу цих компонент.

Випадковий вектор (ξ, η) називають **дискретним**, якщо кожна з його компонент є дискретною випадковою величиною.

Законом розподілу дискретного випадкового вектора називають відповідність між можливими значеннями випадкового вектора та їхніми ймовірностями

$$P(\xi = x_i, \eta = y_j) = p_{ij}, \quad \sum_i \sum_j p_{ij} = 1. \quad (2.24)$$

Якщо дискретний випадковий вектор приймає скінченну множину значень, то закон розподілу цього вектора можна задати таблицею:

$\eta \setminus \xi$	x_1	x_2	\dots	x_n
y_1	P_{11}	P_{21}	\dots	P_{n1}
y_2	P_{12}	P_{22}	\dots	P_{n2}
\dots	\dots	\dots	\dots	\dots
y_m	P_{1m}	P_{2m}	\dots	P_{nm}

Одновимірні закони розподілу окремих компонент дискретного випадкового вектора можна визначити через ймовірності спільних значень p_{ij} за формулами

$$P(\xi = x_i) = \sum_j P(\xi = x_i \cap \eta = y_j) = \sum_j p_{ij} = p_{i.} \quad (2.25)$$

Аналогічно

$$P(\eta = y_j) = \sum_i P(\xi = x_i \cap \eta = y_j) = \sum_i p_{ij} = q_{.j}. \quad (2.26)$$

Випадковий вектор (ξ, η) називають неперервним випадковим вектором, якщо функція розподілу $F_{\xi, \eta}(x, y)$ неперервна на всій площині xOy й існує така невід'ємна інтегрована за кожною координатою функція $f(x, y)$, яка називається **щільністю розподілу** ймовірностей випадкового вектора (ξ, η) , що

$$F_{\xi, \eta}(x, y) = \int_{-\infty}^x du \int_{-\infty}^y f(u, v) dv.$$

Властивості щільності розподілу

$$1) \int_{-\infty}^{+\infty} du \int_{-\infty}^{+\infty} f(u, v) dv = 1;$$

$$2) f(x, y) = \frac{\partial^2 F_{\xi, \eta}(x, y)}{\partial x \partial y} \text{ в точках неперервності щільності розподілу } f(x, y);$$

3) щільності розподілу ймовірностей компонент випадкового вектора виражають через інтеграли від спільної щільності

$$f(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, v) dv; \quad f(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(u, y) du.$$

Якщо для випадкового вектора (ξ, η) існує функція розподілу $F_{\xi, \eta}(x, y)$, то функції розподілу для окремих компонент цього вектора обчислюються за формулами:

$$F_{\xi}(x) = \lim_{y \rightarrow +\infty} F_{\xi, \eta}(x, y), \quad F_{\eta}(y) = \lim_{x \rightarrow +\infty} F_{\xi, \eta}(x, y)$$

Незалежні випадкові величини

Випадкові величини ξ та η називають **незалежними**, якщо

$$P(\xi < x \cap \eta < y) = P(\xi < x)P(\eta < y) \quad \forall (x, y). \quad (2.27)$$

Випадкові величини ξ та η незалежні тоді і лише тоді, коли функція розподілу двовимірної випадкової величини дорівнює добутку функцій розподілу компонент

$$F_{\xi, \eta}(x, y) = F_{\xi}(x)F_{\eta}(y). \quad (2.28)$$

Нехай на ймовірнісному просторі (Ω, L, P) задані випадкові величини $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$. Випадкові величини ξ_i називають **незалежними в сукупності**, якщо для довільної системи $\xi_{i_1}, \xi_{i_2}, \dots, \xi_{i_k}$ цих величин виконується рівність

$$P(\xi_{i_1} < x_{i_1} \cap \xi_{i_2} < x_{i_2} \cap \dots \cap \xi_{i_k} < x_{i_k}) = P(\xi_{i_1} < x_{i_1})P(\xi_{i_2} < x_{i_2}) \dots P(\xi_{i_k} < x_{i_k}),$$

де $x_{i_1}, x_{i_2}, \dots, x_{i_k}$ — довільні дійсні числа.

Необхідна і достатня умова незалежності випадкових величин

$$F_{\xi_1 \xi_2 \dots \xi_n}(x_1, x_2, \dots, x_n) = F_{\xi_1}(x_{i_1})F_{\xi_2}(x_{i_2}) \dots F_{\xi_{i_k}}(x_{i_k}).$$

Коваріація випадкових величин. Коефіцієнт кореляції

Нехай на ймовірнісному просторі (Ω, L, P) задані дві випадкові величини ξ та η .

Коваріацією (кореляційним моментом) двох випадкових величин ξ та η називають математичне сподівання добутку їхніх відхилень від відповідних математичних сподівань

$$\text{cov}(\xi, \eta) = M((\xi - M\xi)(\eta - M\eta)). \quad (2.29)$$

Властивості коваріації

- 1) $\text{cov}(\xi, \eta) = \text{cov}(\eta, \xi)$;
- 2) $\text{cov}(\xi, \xi) = D(\xi)$;
- 3) Для довільних випадкових величин ξ та η : $D(\xi + \eta) = D(\xi) + D(\eta) + 2\text{cov}(\xi, \eta)$;

◁ Використовуючи властивості математичного сподівання, матимемо

$$D(\xi + \eta) = M((\xi + \eta - M(\xi + \eta))^2) = M((\xi - M\xi) + (\eta - M\eta))^2 = M(\xi - M\xi)^2 + 2M((\xi - M\xi)(\eta - M\eta)) + M(\eta - M\eta)^2 = D(\xi) + 2\text{cov}(\xi, \eta) + D(\eta). \triangleright$$

- 4) Коваріація випадкових величин дорівнює різниці математичного сподівання добутку цих випадкових величин і добутку їхніх математичних сподівань

$$\text{cov}(\xi, \eta) = M(\xi \cdot \eta) - M(\xi) \cdot M(\eta). \quad (2.30)$$

◁ З означення коваріації

$$\begin{aligned} \text{cov}(\xi, \eta) &= M((\xi - M\xi)(\eta - M\eta)) = M(\xi \cdot \eta - \xi \cdot M\eta - \eta \cdot M\xi + M\xi \cdot M\eta) = \\ &= M(\xi \cdot \eta) - M\xi \cdot M\eta - M\eta \cdot M\xi + M\xi \cdot M\eta = M(\xi \cdot \eta) - M\xi \cdot M\eta. \triangleright \end{aligned}$$

- 5) Якщо для довільних випадкових величин $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ існують коваріації $\text{cov}(\xi_i, \xi_j) = \sigma_{ij}$, а C_1, C_2, \dots, C_n — довільні сталі, то

$$D(C_1\xi_1 + C_2\xi_2 + \dots + C_n\xi_n) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n C_i C_j \sigma_{ij}. \quad (2.31)$$

З формули (2.31) випливає, що визначник

$$\begin{vmatrix} \text{cov}(\xi_1, \xi_1) & \text{cov}(\xi_1, \xi_2) & \dots & \text{cov}(\xi_1, \xi_n) \\ \text{cov}(\xi_2, \xi_1) & \text{cov}(\xi_2, \xi_2) & \dots & \text{cov}(\xi_2, \xi_n) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \text{cov}(\xi_n, \xi_1) & \text{cov}(\xi_n, \xi_2) & \dots & \text{cov}(\xi_n, \xi_n) \end{vmatrix} \geq 0$$

Зокрема, при $n = 2$ матимемо

$$|\text{cov}(\xi_1, \xi_2)| \leq \sqrt{D\xi_1 \cdot D\xi_2}. \quad (2.32)$$

б) Якщо випадкові величини ξ та η незалежні, то їхня коваріація дорівнює нулю

◁ Це твердження слідує з формули (2.30) і з того, що математичне сподівання добутку незалежних випадкових величин дорівнює добутку їхніх математичних сподівань. ▷

У випадку, коли (ξ, η) — випадковий вектор дискретного типу із законом розподілу $P(\xi = x_i, \eta = y_j) = p_{ij}$, $\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m p_{ij} = 1$, то

$$\text{cov}(\xi, \eta) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m (x_i - M\xi)(y_j - M\eta)p_{ij}, \quad (2.33)$$

або

$$\text{cov}(\xi, \eta) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m x_i y_j p_{ij} - M\xi \cdot M\eta. \quad (2.34)$$

Коефіцієнтом кореляції випадкових величин ξ та η називається відношення коваріації цих величин до добутку їхніх середніх квадратичних відхилень

$$\rho(\xi, \eta) = \frac{\text{cov}(\xi, \eta)}{\sigma_\xi \cdot \sigma_\eta}. \quad (2.35)$$

Властивості коефіцієнта кореляції

1) $|\rho(\xi, \eta)| \leq 1$;

◁ Ця властивість слідує з формули (2.32). ▷

2) Якщо ξ та η — незалежні випадкові величини, то $\rho(\xi, \eta) = 0$; у цьому випадку випадкові величини називають некорельованими;

◁ Ця властивість слідує з властивості б коваріації. ▷

3) Якщо ξ та η — лінійно залежні випадкові величини, тобто $\eta = a\xi + b$, де a і b — *const*, то $|\rho(\xi, \eta)| = 1$;

$$|\rho(\xi, \eta)| = \left| \frac{\text{cov}(\xi, a\xi + b)}{\sqrt{D\xi} \sqrt{D(a\xi + b)}} \right| = \left| \frac{M((\xi - M\xi)(a\xi + b - M(a\xi + b)))}{\sqrt{D\xi} \sqrt{a^2 D\xi}} \right| = \left| \frac{aM(\xi - M\xi)^2}{|a|D\xi} \right| = 1 \triangleright$$

Приклад 1. Задано закон розподілу випадкового вектора

$\eta \setminus \xi$	-1	1	3	6
-2	0,1	0	0,15	0,05
1	0,2	0,1	0,1	0,15
5	0	0,05	0,05	0,05

Знайти коефіцієнт кореляції випадкових величин ξ та η .

◁ Знайдемо закон розподілу ξ , підсумовуючи ймовірності по стовпцях таблиці

ξ	-1	1	3	6
p	0,3	0,15	0,3	0,25

Обчислимо числові характеристики випадкової величини ξ

1. Математичне сподівання

$$M\xi = -1 \cdot 0,3 + 1 \cdot 0,15 + 3 \cdot 0,3 + 6 \cdot 0,25 = 2,25.$$

2. Дисперсія

$$D\xi = M\xi^2 - (M\xi)^2 = (-1)^2 \cdot 0,3 + 1^2 \cdot 0,15 + 3^2 \cdot 0,3 + 6^2 \cdot 0,25 - 2,25^2 = 7,0875.$$

3. Середнє квадратичне відхилення

$$\sigma\xi = \sqrt{D\xi} = \sqrt{7,0875} \approx 2,66.$$

Підсумовуючи по рядках ймовірності таблиці, знайдемо розподіл η

η	-2	1	5
q	0,3	0,55	0,15

Аналогічно для випадкової величини η

$$M\eta = 0,7; \quad D\eta = 5,01; \quad \sigma\eta \approx 2,24$$

Обчислимо математичне сподівання добутку випадкових величин ξ та η

$$M(\xi\eta) = (-1) \cdot (-2) \cdot 0,1 + 1 \cdot (-2) \cdot 0 + 3 \cdot (-2) \cdot 0,15 + 6 \cdot (-2) \cdot 0,05 + (-1) \cdot 1 \cdot 0,2 + 1 \cdot 1 \cdot 0,1 + 3 \cdot 1 \cdot 0,1 + 6 \cdot 1 \cdot 0,15 + (-1) \cdot 5 \cdot 0 + 1 \cdot 5 \cdot 0,05 + 3 \cdot 5 \cdot 0,05 + 6 \cdot 5 \cdot 0,05 = 2,3.$$

Тоді

$$\text{cov}(\xi, \eta) = M(\xi\eta) - M\xi \cdot M\eta = 2,3 - 2,25 \cdot 0,7 = 0,725.$$

Коефіцієнт кореляції

$$\rho(\xi, \eta) = \frac{\text{cov}(\xi, \eta)}{\sigma\xi \cdot \sigma\eta} = \frac{0,725}{2,66 \cdot 2,24} \approx 0,12.$$

Умовні закони розподілу системи двох дискретних випадкових величин та їх числові характеристики

Нехай випадковий вектор (ξ, η) заданий законом розподілу

$$P(\xi = x_j \cap \eta = y_i) = p_{ij}, \quad i = 1, 2, \dots, n; \quad j = 1, 2, \dots, m; \quad \sum_{i,j} p_{ij} = 1.$$

Умовним законом розподілу дискретної випадкової величини ξ при фіксованому значенні $\eta = y_i$ називається перелік можливих значень випадкової величини ξ та відповідних їм умовних ймовірностей, обчислених при фіксованому значенні $\eta = y_i$, тобто

$$P(\xi = x_j / \eta = y_i) = \frac{P(\xi = x_j \cap \eta = y_i)}{P(\eta = y_i)} = \frac{p_{ij}}{p_{y_i}}, \quad i = 1, 2, \dots, n; \quad j = 1, 2, \dots, m,$$

$$\sum_{j=1}^m P(\xi = x_j / \eta = y_i) = \sum_{j=1}^m \frac{p_{ij}}{p_{y_i}} = \frac{1}{p_{y_i}} \sum_{j=1}^m p_{ij} = \frac{p_{y_i}}{p_{y_i}} = 1.$$

Числові характеристики цього закону розподілу називаються умовними Умовне математичне сподівання

$$M(\xi / \eta = y_i) = \sum x_j P(\xi = x_j / \eta = y_i) = \sum_{j=1}^m x_j \frac{p_{ij}}{p_{y_i}} = \frac{1}{p_{y_i}} \sum_{j=1}^m x_j p_{ij}.$$

Умовна дисперсія

$$D(\xi / \eta = y_i) = \frac{1}{p_{y_i}} \sum_{j=1}^m x_j^2 p_{ij} - (M(\xi / \eta = y_i))^2.$$

Умовне середнє квадратичне відхилення

$$\sigma(\xi / \eta = y_i) = \sqrt{D(\xi / \eta = y_i)}.$$

Умовним законом розподілу дискретної випадкової величини η при фіксованому значенні $\xi = x_j$ називається перелік можливих значень випадкової величини η та відповідних їм умовних ймовірностей, обчислених при фіксованому значенні $\xi = x_j$, тобто

$$P(\eta = y_i / \xi = x_j) = \frac{P(\xi = x_j \cap \eta = y_i)}{P(\xi = x_j)} = \frac{p_{ij}}{p_{x_j}}, \quad i = 1, 2, \dots, n; \quad j = 1, 2, \dots, m,$$

$$\sum_{i=1}^m P(\eta = y_i / \xi = x_j) = \sum_{i=1}^m \frac{p_{ij}}{p_{x_j}} = \frac{1}{p_{x_j}} \sum_{i=1}^m p_{ij} = \frac{p_{x_j}}{p_{x_j}} = 1.$$

Умовне математичне сподівання

$$M(\eta / \xi = x_j) = \sum_{i=1}^n y_i P(\eta = y_i / \xi = x_j) = \sum_{i=1}^n y_i \frac{p_{ij}}{p_{x_j}} = \frac{1}{p_{x_j}} \sum_{i=1}^n y_i p_{ij}.$$

Умовна дисперсія

$$D(\eta / \xi = x_j) = \frac{1}{p_{x_j}} \sum_{i=1}^n y_i^2 p_{ij} - (M(\eta / \xi = x_j))^2.$$

Умовне середнє квадратичне відхилення

$$\sigma(\eta / \xi = x_j) = \sqrt{D(\eta / \xi = x_j)}.$$

Приклад. Задано двовимірний закон розподілу

$\xi = x_j \backslash \eta = y_i$	10	20	30	p_{x_j}
-6	0,02	0,05	0,03	0,1
-4	0,08	0,15	0,07	0,3
-2	0,2	0,3	0,1	0,6
p_{y_i}	0,3	0,5	0,2	

Обчислити $M(\xi / \eta = -4)$; $M(\eta / \xi = 30)$; $\sigma(\xi / \eta = -4)$; $M(\eta / \xi = 30)$.

Знаходимо відповідні умовні закони розподілу. Умовний закон розподілу $\xi / \eta = -4$

$\xi = x_j$	10	20	30
$P(\xi = x_j / \eta = -4) = \frac{P(\xi = x_j / \eta = y_i)}{P(\eta = -4)} = \frac{p_{ij}}{0,3}$	$\frac{0,08}{0,3}$	$\frac{0,15}{0,3}$	$\frac{0,07}{0,3}$

Умовне математичне сподівання

$$M(\xi / \eta = -4) = \frac{1}{0,3} (10 \cdot 0,08 + 20 \cdot 0,15 + 30 \cdot 0,07) = \frac{3,2}{0,3} = 10,7.$$

$$M(\xi^2 / \eta = -4) = \frac{1}{0,3} (100 \cdot 0,08 + 400 \cdot 0,15 + 900 \cdot 0,07) = \frac{131}{0,3} = \frac{1310}{3}.$$

Дисперсія

$$D(\xi / \eta = -4) = M(\xi^2 / \eta = -4) - (M(\xi / \eta = -4))^2 = \frac{1310}{3} - \left(\frac{32}{3}\right)^2 = \frac{449}{9}.$$

Середнє квадратичне відхилення

$$\sigma(\xi / \eta = -4) = \sqrt{\frac{449}{9}} = 7,1.$$

Умовний закон розподілу $\eta / \xi = 30$

$\eta = y_i$	-6	-4	-2
$P(\eta = y_i / \xi = 30) = \frac{P(\xi = x_j / \eta = y_i)}{P(\xi = 30)} = \frac{p_{ij}}{0,2}$	$\frac{0,03}{0,2}$	$\frac{0,07}{0,2}$	$\frac{0,1}{0,2}$

$$M(\eta / \xi = 30) = \frac{1}{0,2} (-6 \cdot 0,03 - 4 \cdot 0,07 - 2 \cdot 0,1) = \frac{-0,66}{0,2} = -3,3.$$

$$M(\eta^2 / \xi = 30) = \frac{1}{0,2} (36 \cdot 0,03 + 16 \cdot 0,07 + 4 \cdot 0,1) = \frac{2,6}{0,2} = 13.$$

$$D(\eta / \xi = 30) = M(\eta^2 / \xi = 30) - (M(\eta / \xi = 30))^2 = 13 - (-3,3)^2 = 2,11.$$

$$\sigma(\eta / \xi = 30) = \sqrt{2,11} = 1,45.$$

Умовні розподіли неперервної двовимірної випадкової величини

Умовним законом розподілу неперервної випадкової величини ξ при умові, що випадкова величина η набуде фіксованого значення $y = y_0$ називається функція від аргументу x , яка визначається формулою

$$f_{\xi}(x/y = y_0) = \frac{f(x, y_0)}{f_{\eta}(y_0)}.$$

Умовним законом розподілу неперервної випадкової величини η при умові, що випадкова величина ξ набуде фіксованого значення $x = x_0$ називається функція від аргументу y , яка визначається формулою

$$f_{\eta}(y/x = x_0) = \frac{f(x_0, y)}{f_{\xi}(x_0)}.$$

Функції випадкових величин

Нехай ξ — дискретна випадкова величина із законом розподілу

$$P(\xi = x_i) = p_i \quad (i = 1, 2, \dots) \quad \sum_{i=1}^{\infty} p_i = 1.$$

Тоді функція $\eta = g(\xi)$ набуде відповідних значень $y_i = g(x_i)$ з тими ж самими ймовірностями p_i , тобто має закон розподілу

$$P(\eta = y_i) = p_i \quad (i = 1, 2, \dots) \quad \sum_{i=1}^{\infty} p_i = 1.$$

Нехай ξ — неперервна випадкова величина зі щільністю розподілу $f(x)$, а η — випадкова величина, пов'язана з ξ функціональною залежністю $\eta = g(\xi)$, то якщо $f(x)$ — неперервна, а $g(x)$ має неперервну похідну, і $g'(x) > 0$ ($g'(x) < 0$) на проміжку можливих значень випадкової величини ξ , тоді щільність випадкової величини η обчислюють за формулою

$$\varphi(y) = f(h(y)) \cdot |h'(y)|,$$

де $h(y)$ — обернена функція до функції $g(x)$.

Нехай D — множина можливих пар (x, y) значень двовимірної випадкової величини (ξ, η) . Якщо кожній випадковій точці $(x, y) \in D$ за деяким правилом ставиться у відповідність одне певне значення z випадкової величини ζ , то кажуть, що на множині D задана функція двох випадкових величин ξ та η і записують $\zeta = g(\xi, \eta)$.

Приклад 1. Заданий закон розподілу дискретного двовимірного вектора

$\xi = x_j \backslash \eta = y_i$	0	1	3	5
-2	0,1	0	0,15	0,05
1	0,2	0,1	0,1	0,15
5	0	0,05	0,05	0,05

Знайти закон розподілу випадкових величин $\zeta = \xi \cdot \eta$, $\vartheta = \xi + \eta$

Знаходимо всі можливі добутки ξ та η і відповідні їм ймовірності

$$\zeta = -10, p(-10) = 0,05; \quad \zeta = -6, p(-6) = 0,15; \quad \zeta = -2, p(-2) = 0;$$

$$\zeta = 0, p(0) = 0,1 + 0,2 + 0 = 0,3; \quad \zeta = 1, p(1) = 0,1; \quad \zeta = 3, p(3) = 0,1;$$

$$\zeta = 5, p(5) = 0,15 + 0,05 = 0,2; \quad \zeta = 15, p(15) = 0,05; \quad \zeta = 25, p(25) = 0,05;$$

Записуємо закон розподілу ζ

ζ	-10	-6	-2	0	1	3	5	15	25
p	0,05	0,15	0	0,3	0,1	0,1	0,2	0,05	0,05

Користуючись тим же підходом знайдемо розподіл $\vartheta = \xi + \eta$

ϑ	-2	-1	1	2	3	5	6	8	10
p	0,1	0	0,35	0,1	0,15	0	0,2	0,05	0,05

Якщо задані неперервно розподілені і незалежні випадкові величини ξ_1 та ξ_2 з відповідними щільностями $f_1(x)$ та $f_2(x)$ і функціями розподілу $F_1(x)$ та $F_2(x)$. Тоді для випадкової величини $\zeta = \xi_1 + \xi_2$ функція розподілу випадкової величини ζ

$$F_\zeta(x) = P(\xi_1 + \xi_2 < x) = \int_{-\infty}^{+\infty} F_1(x-t)d(F_2(t)) = \int_{-\infty}^{+\infty} F_2(x-t)d(F_1(t)),$$

а щільність розподілу випадкової величини ζ

$$f_\zeta(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_1(x-t)d(F_2(t)) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_2(x-t)d(F_1(t)).$$

Приклад 2. Нехай ξ_1 та ξ_2 незалежні і рівномірно розподілені на проміжку $[0, 1]$ випадкові величини, тобто мають одну і ту ж щільність і функцію розподілу

$$f_i(x) = \begin{cases} 0, & x \notin [0, 1]; \\ 1, & x \in [0, 1]; \end{cases} \quad F_i(x) = \begin{cases} 0, & x < 0; \\ x, & x \in [0, 1]; \\ 1, & x > 1. \end{cases}$$

За вище наведеними формулами знайдемо щільність розподілу випадкової величини $\zeta = \xi_1 + \xi_2$.

Очевидно, що для $\zeta = \xi_1 + \xi_2$ $x \in [0, 2]$ і $dF_2(t) = f_2(t)dt = \begin{cases} 0, & t \notin [0, 1]; \\ dt, & t \in [0, 1] \end{cases}$

Легко переконатися, що (див. рис.15)

$$f_{\zeta}(x) = f_{\xi_1 + \xi_2}(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_1(x-t)d(F_2(t)) = \int_0^1 f_1(x-t)dt = \begin{cases} 0, & x \notin [0, 2]; \\ x, & x \in [0, 1]; \\ 2-x, & x \in [1, 2]. \end{cases}$$

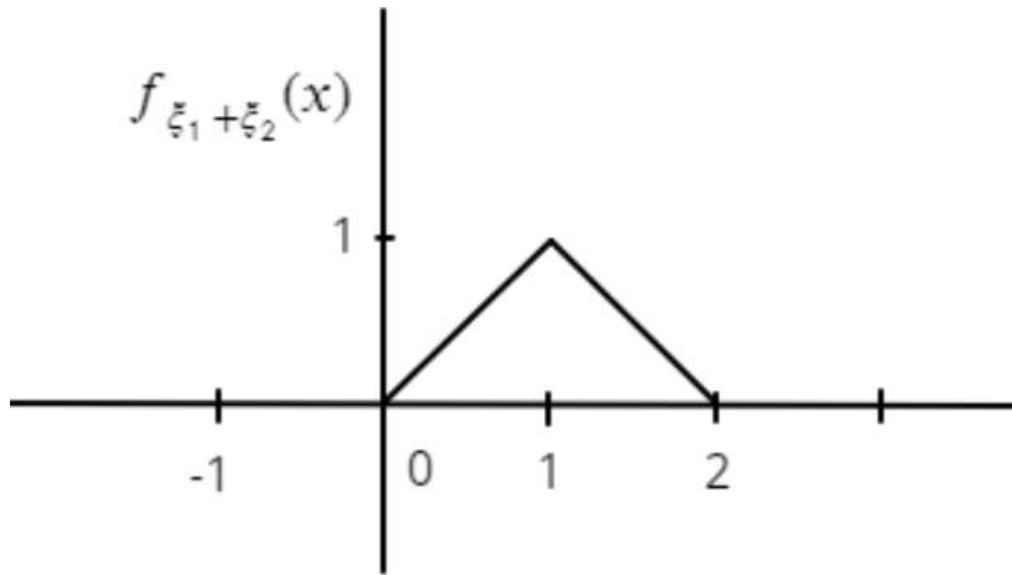


Рис. 15

Геометрично цей інтеграл — це площа перетину прямокутників одиничної висоти з основою, яка є перетином відрізків $[0, 1]$ та $[x-1, x]$ ($0 \leq x-t \leq 1$, $x-1 \leq t \leq x$).

Якщо $x < 0$, то перетин — це порожня множина, при $0 \leq x \leq 1$ — перетин це відрізок $[0, x]$, при $1 \leq x \leq 2$ — відрізок $[x-1, 1]$, при $x > 2$ — порожня множина.

Показати, що

Маючи щільність $f_{\xi_1 + \xi_2}(x)$, легко по аналогії знайти щільність $f_{\xi_1 + \xi_2 + \xi_3}(x)$:

$$f_{\xi_1 + \xi_2 + \xi_3}(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{\xi_1 + \xi_2}(x-t)dF_3(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{\xi_1 + \xi_2}(x-t)dt =$$

$$= \begin{cases} 0, & x \notin [0, 3]; \\ \frac{x^2}{2}, & x \in [0, 1]; \\ 1 - \frac{(x-1)^2}{2} - \frac{(2-x)^2}{2}, & x \in [1, 2]; \\ \frac{(3-x)^2}{2}, & x \in [2, 3]. \end{cases}$$

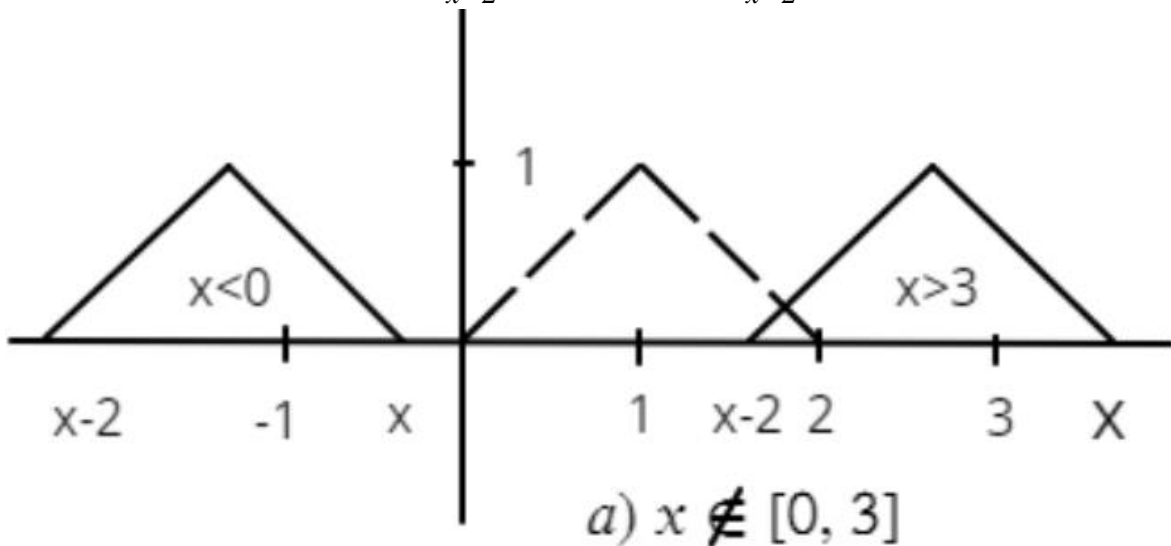
Геометрично даний інтеграл дорівнює частині площі трикутника $f_{\xi_1+\xi_2}(t)$, зміщеного у точку x (див. рис. 16), довжина основи якого є перетин відрізків $[0, 1]$ та $[x-2, x]$ ($0 \leq x-t \leq 2$, $x-2 \leq t \leq x$).

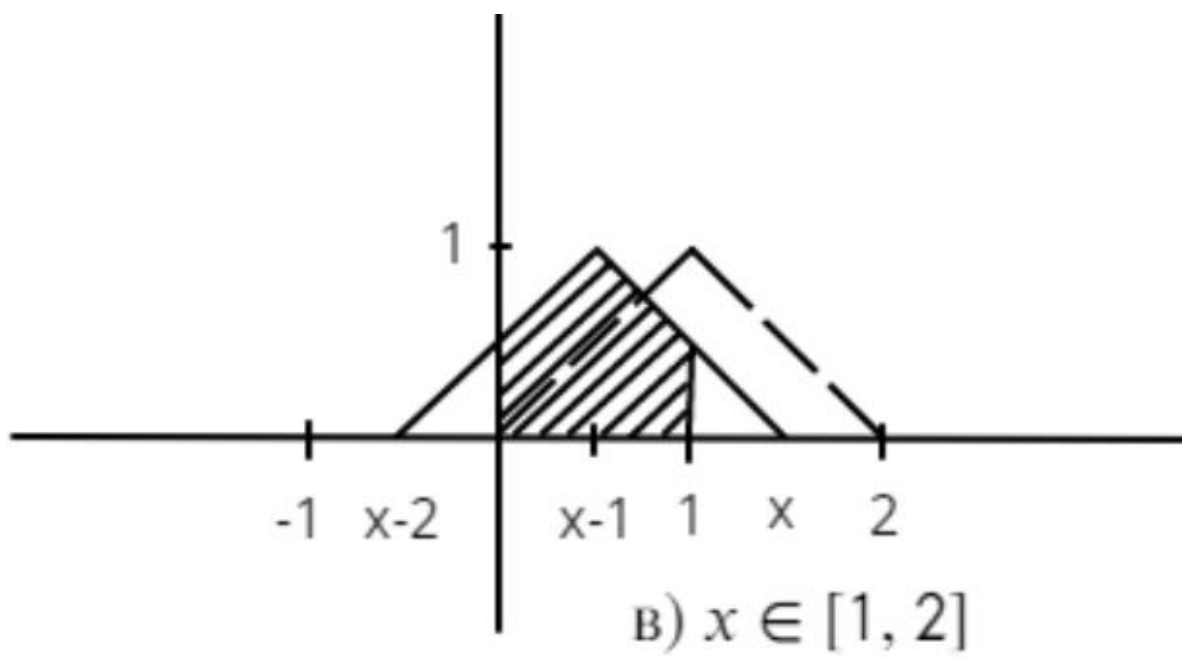
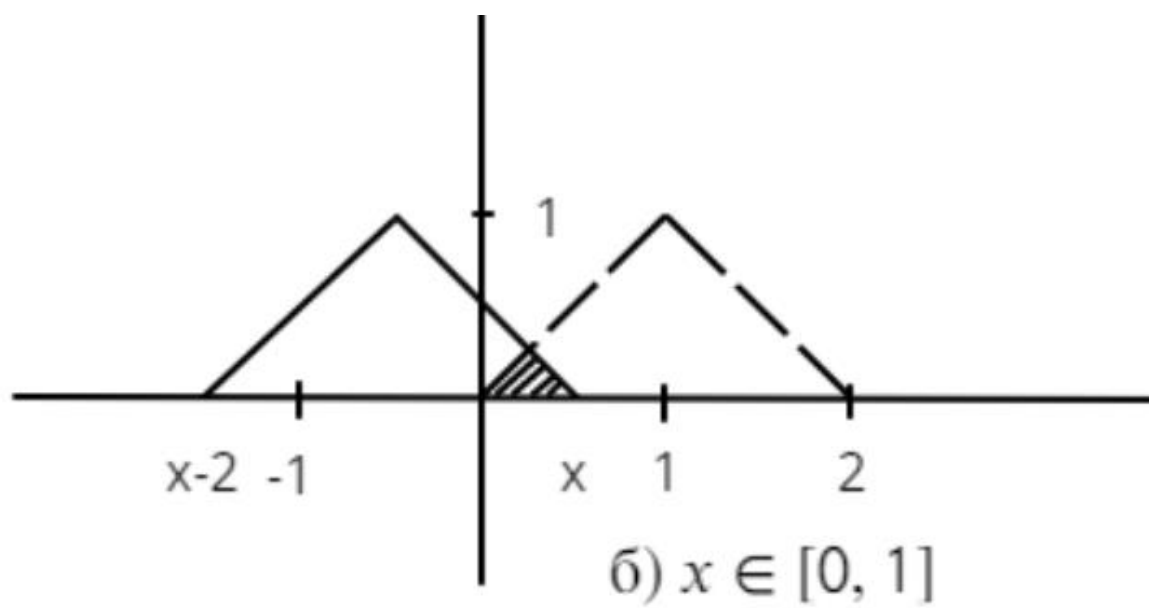
а) $x \notin [0, 3]$ — перетин порожня множина;

б) $x \in [0, 1]$ $f_{\xi_1+\xi_2+\xi_3}(x) = \int_0^x f_{\xi_1+\xi_2}(x-t) dt = \int_0^x (x-t) dt = \frac{x^2}{2};$

в) $x \in [1, 2]$ $f_{\xi_1+\xi_2+\xi_3}(x) = \int_0^1 f_{\xi_1+\xi_2}(x-t) dt = \int_0^{x-1} (t+2-x) dt + \int_{x-1}^1 (x-t) dt =$
 $= 1 - \frac{(x-1)^2}{2} - \frac{(2-x)^2}{2};$

г) $x \in [2, 3]$ $f_{\xi_1+\xi_2+\xi_3}(x) = \int_{x-2}^1 f_{\xi_1+\xi_2}(x-t) dt = \int_{x-2}^1 (t+2-x) dt = \frac{(3-x)^2}{2}.$





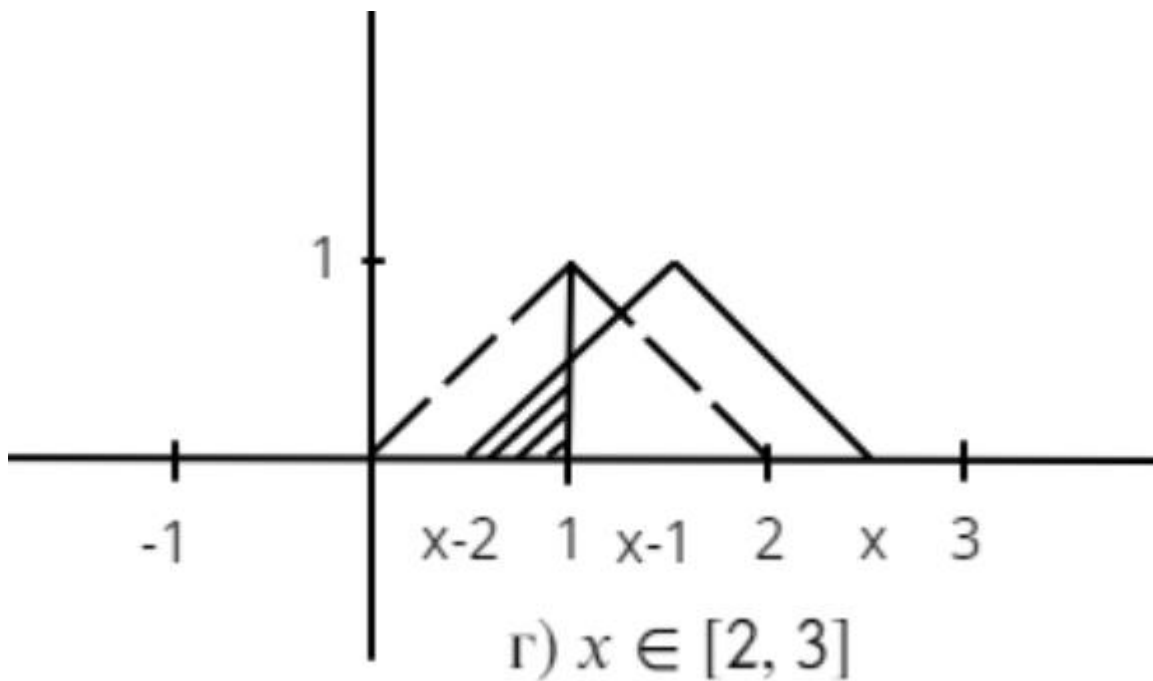


Рис. 16

Для того, щоб знайти функцію розподілу добутку двох неперервних випадкових величин $\zeta = \xi \cdot \eta$ із щільністю розподілу $f_{\xi \cdot \eta}(x, y)$, скористаємось означенням

$$F_{\zeta}(x) = P(\zeta < x) = P(\xi \cdot \eta < x) = \iint_{D=\{u \cdot v < x\}} f_{\xi \cdot \eta}(u, v) du dv.$$

Для знаходження інтеграла розглянемо окремо випадок $x > 0$ та $x < 0$. Область інтегрування для обох випадків заштрихована множина $D = \{uv < x, x > 0\}$ — зліва, а множина $D = \{uv < x, x < 0\}$ — справа (див. рис. 17).

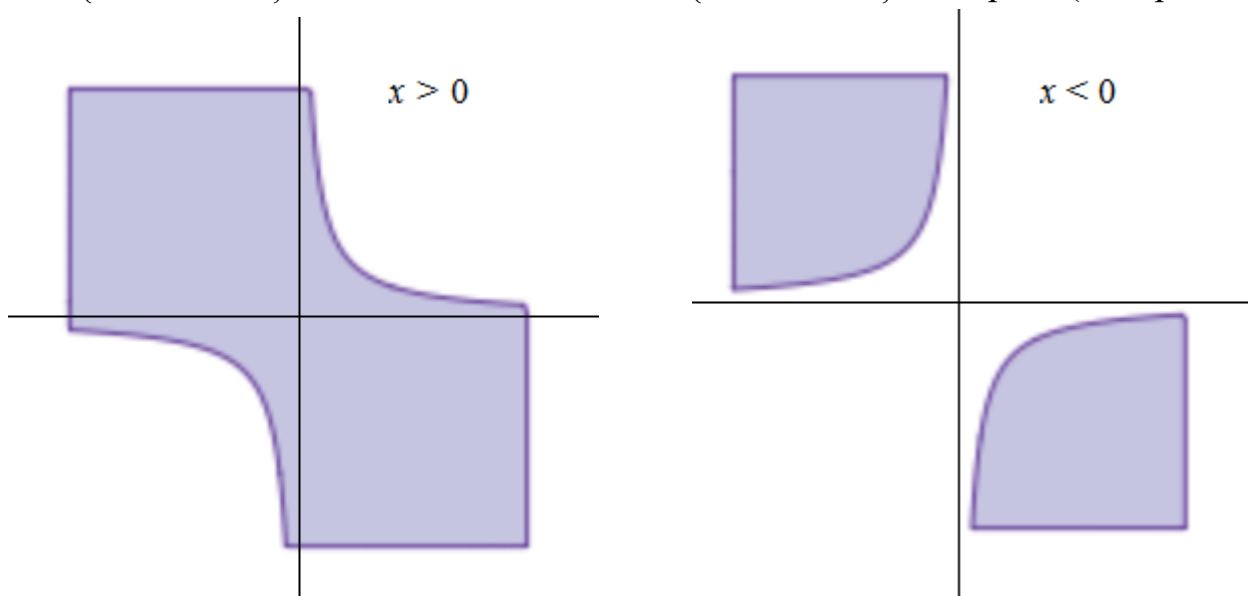


Рис. 17

$$F_{\zeta}(x) = \int_{-\infty}^0 \left(\int_{\frac{x}{u}}^{\infty} f_{\xi \cdot \eta}(u, v) dv \right) du + \int_0^{\infty} \left(\int_{-\infty}^{\frac{x}{u}} f_{\xi \cdot \eta}(u, v) dv \right) du, \quad x > 0$$

$$F_{\zeta}(x) = \int_{-\infty}^0 \left(\int_{\frac{y}{v}}^{\infty} f_{\xi \cdot \eta}(u, v) du \right) dv + \int_0^{\infty} \left(\int_{-\infty}^{\frac{y}{v}} f_{\xi \cdot \eta}(u, v) du \right) dv, \quad x > 0.$$