

# Про відхилення та ймовірності середніх значень

© Пряха Б.Г.

Київський національний університет будівництва і архітектури, м. Київ

---

*Обґрунтовується теорема теорії точності вимірювань, визначається ймовірність середнього значення випадкової величини, степінь довіри до генеральної сукупності*

**Постановка проблеми.** Відомо, що багато факторів будівництва мають випадкову природу. До їх числа відносяться міцність матеріалів, навантаження, розміри конструкцій та інші фактори, зміну яких враховують при оцінці надійності конструкцій [1].

Врахувати окремий випадковий фактор можна тоді, коли відомі характеристики випадкових величин за якими визначається цей фактор. Головними характеристиками випадкових величин є математичне сподівання  $\mu$  і генеральна дисперсія  $\sigma^2$ .

Проблема в тому, що стандартне відхилення  $\sigma$  не можна приписувати середньому значенню  $\mu$ , оскільки це відхилення теорія ймовірностей розповсюджує на окремі значення випадкової величини.

Якщо в генеральній сукупності вимірів обсягу  $k$  обчислити середнє значення  $\bar{x}$ , відхилення  $\sigma = \sqrt{\sigma^2}$ , то відхилення  $\sigma_{\bar{x}}$  середнього значення визначається за правилом [2]:

$$\sigma_{\bar{x}} = \sigma / \sqrt{k}.$$

При доведенні цього твердження значенням  $x$  випадкової величини приписуються однакові дисперсії  $\sigma^2$ .

Це суперечить теоремі [3], згідно з якою дисперсії  $\sigma_x$  значень  $x$  випадкової величини не однакові, визначаються за правилом:

$$\sigma_x^2 = \sigma^2 + (x - \mu)^2. \quad (1)$$

Оскільки середні значення є випадковими величинами, їм потрібно приписувати не тільки відхилення, а і ймовірності.

**Аналіз останніх досліджень і публікацій.** В праці [3] обґрунтована теорема за якою визначають середню дисперсію  $\bar{\sigma}^2$  випадкової величини:

$$\bar{\sigma}^2 = 2\sigma^2 = \sum_x \sigma_x^2 f(x), \quad (2)$$

де  $\bar{\sigma} = \sqrt{2}\sigma$  і називається середнім стандартним відхиленням;  $\sigma_x^2$  – дисперсії значень  $x$  величини  $X$ , обчислюють за правилом (1);  $f(x)$  – це функція розподілу ймовірностей.

**Виклад основного матеріалу досліджень.** В теорії точності вимірювань генеральна сукупність вимірів не є гіпотетичною, оскільки до неї ставляться чіткі вимоги: сукупність повинна мати повну групу  $G$  значень вимірів, наповненість  $F = 1$ , таку добротність  $Q$ , що дозволяє надійно встановити функцію  $f(x)$  розподілу ймовірностей [4].

**Теорема.** Якщо дискретна випадкова величина  $X$  має стандартне відхилення  $\sigma$ , то відхилення  $\sigma_\mu$  середнього значення  $\mu$  визначається так:

$$\sigma_\mu = \bar{\sigma} = \sqrt{2}\sigma, \quad (3)$$

де  $\bar{\sigma}$  – це середнє стандартне відхилення величини  $X$ .

**Доведення:** Припустимо, генеральна сукупність має повну групу значень вимірів  $G = \{x_i\}_{i=1}^{k_G}$ , а величина  $X$  розподіл імовірностей  $\{x, f(x)\}$ , математичне сподівання:

$$\mu = E(X) = \sum_x x f(x) = x_1 f(x_1) + x_2 f(x_2) + \dots + x_{k_G} f(x_{k_G}), \quad (4)$$

де  $f(x)$  – функція розподілу ймовірностей [5].

Розсіювання будь-якої дискретної величини  $X$  відносно центра у визначається так:

$$D(X) = E[(X - \mu)^2] = \frac{\sum_x (x - \mu)^2 f(x)}{\sum_x f(x)}. \quad (5)$$

Оскільки генеральна дисперсія  $\sigma^2$  визначається в імовірнісному полі подій, для якого  $\sum_x f(x) = 1$ , а за центр розсіювання береться середнє значення  $\mu$ , то від правила (5) приходимо до традиційного означення дисперсії:

$$\sigma^2 = E[(X - \mu)^2] = \sum_x (x - \mu)^2 f(x). \quad (6)$$

При визначенні дисперсії середнього значення  $\mu$  за рівнянням (4) будемо розглядати випадкові величини  $X_1 = (x_1)f(x_1)$ ;  $X_2 = (x_2)f(x_2)$ ; ...

$X_{k_G} = (x_{k_G})f(x_{k_G})$ , що являють собою одноточкові множини, тобто приймають тільки одне значення, мають відповідно ймовірності:  $f(x_1)$ ,  $f(x_2)$ , ...,  $f(x_{k_G})$ .

З урахуванням правила (5) одержимо:

$$\begin{aligned} \sigma_\mu^2 &= D[E(X)] = D\left(\sum_x xf(x)\right) = D[x_1f(x_1) + x_2f(x_2) + \dots + x_{k_G}f(x_{k_G})] = \\ &= D[(x_1)f(x_1)] + D[(x_2)f(x_2)] + \dots + D[(x_{k_G})f(x_{k_G})] = \\ &= \frac{D(x_1)[f(x_1)]^2}{f(x_1)} + \frac{D(x_2)[f(x_2)]^2}{f(x_2)} + \dots + \frac{D(x_{k_G})[f(x_{k_G})]^2}{f(x_{k_G})} = \\ &= D(x_1)f(x_1) + D(x_2)f(x_2) + \dots + D(x_{k_G})f(x_{k_G})] = \\ &= \sigma_{x_1}^2 f(x_1) + \sigma_{x_2}^2 f(x_2) + \dots + \sigma_{x_{k_G}}^2 f(x_{k_G}), \end{aligned} \quad (7)$$

де  $\sigma_{x_1}^2, \sigma_{x_2}^2, \dots, \sigma_{x_{k_G}}^2$  – це дисперсії значень  $x_1, x_2, \dots, x_{k_G}$  величини  $X$ , що визначаються за правилом (1). Згідно теореми (2)

$$\sigma_{x_1}^2 f(x_1) + \sigma_{x_2}^2 f(x_2) + \dots + \sigma_{x_{k_G}}^2 f(x_{k_G}) = \sum_{i=1}^{k_G} \sigma_{x_i}^2 f(x_i) = \bar{\sigma}^2 = 2\sigma^2,$$

де  $\bar{\sigma}^2$  – середня дисперсія (2);  $\sigma^2$  – генеральна дисперсія (6).

З урахуванням цієї залежності рівняння (7) приводиться до вигляду:  $\sigma_\mu^2 = \bar{\sigma}^2 = 2\sigma^2$ . Від цього правила приходимо до відповідності (3).

Теорему доведено.

З теореми випливає наслідок.

**Наслідок.** Якщо випадкова вибірка має вибіркоче стандартне відхилення  $s$ , то вибіркочому середньому значенню  $\bar{x}$  приписується відхилення:

$$s_{\bar{x}} = \bar{s} = \sqrt{2}s, \quad (8)$$

де  $\bar{s}$  – середнє вибіркоче стандартне відхилення.

Справді, вибіркоча дисперсія  $s^2$  є оцінка для дисперсії  $\sigma^2$ , а середнє

вибіркове і вибіркове стандартне відхилення мають таку залежність [3]:  
 $\bar{s} = \sqrt{2}s$ .

Отже, від відповідності (3) приходимо до правила (8).

Стандартне відхилення  $\sigma$  величини  $X$  і відхилення  $\sigma_\mu$  мають вигляд:

$$\sigma = \sqrt{\sum_x (x - \mu)^2 f(x)} = \sqrt{\sum_x V_x^2 f(x)};$$

$$\sigma_\mu = \bar{\sigma} = \sqrt{\sum_x 2(x - \mu)^2 f(x)} = \sqrt{\sum_x 2V_x^2 f(x)} = \sqrt{\sum_x v_x^2 f(x)},$$

де  $V_x, v_x$  – це відповідно відхилення і квадратичні відхилення значень  $x$ .

На рисунку 1 показано значення  $x_i$  величини  $X$ , середнє значення  $\mu$  та відхилення  $V_i = x_i - \mu$ . При визначенні стандартного відхилення  $\sigma$  (рисунок 1а) підносять до квадрату відхилення  $V$ , а при обчисленні відхилення  $\sigma_\mu$  (рисунок 1б) визначають квадрати  $v^2$  квадратичних відхилень  $v$ . В цьому полягає суть величин  $\sigma, \sigma_\mu$ .

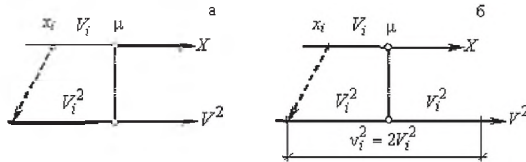


Рисунок 1. Схема визначення відхилень:  
 а – стандартного відхилення  $\sigma$ ; б – відхилення  $\sigma_\mu$

Якщо випадкова величина нормально розподілена, має середнє значенням  $\mu$ , стандартне відхилення  $\sigma$ , то щільність розподілу ймовірностей має вигляд:

$$n(x; \mu, \sigma) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{1}{2}\left[\frac{(x-\mu)}{\sigma}\right]^2}, \quad -\infty < x < \infty.$$

Від цієї функції, з урахуванням залежності (3), приходимо до такої функції:

$$n(x; \mu, \bar{\sigma}) = n(x; \mu, \sigma) = \frac{1}{\sqrt{\pi\bar{\sigma}}} e^{-\left[\frac{(x-\mu)}{\bar{\sigma}}\right]^2}, \quad -\infty < x < \infty.$$

Якщо прийняти  $\mu = 0$ ;  $\bar{\sigma} = 1$ , то одержимо стандартний нормальний розподіл:

$$n(x; \mu, \bar{\sigma}) = n(x; 0, 1) = \frac{1}{\sqrt{\pi}} e^{-x^2}, \quad -\infty < x < \infty.$$

За цією функцією знаходимо інтегральну функцію нормального розподілу

$$P(-\infty < X < \infty) = \int_{-\infty}^{\infty} n(x; 0, 1) = \frac{1}{\sqrt{\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2} dx.$$

Інтеграл називається інтегралом Ейлера-Пуассона:

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2} dx = 2 \int_0^{\infty} e^{-x^2} dx = \sqrt{\pi}.$$

Отже, для нормально розподіленої сукупності

$$P(x_{\min} - [Q]/2 < X < x_{\max} + [Q]) = \frac{1}{\sqrt{\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2} dx = 1.$$

Розглянемо твердження Лапласа [7]: «Інтеграл, взятий в даних границях і поділений на той самий інтеграл, поширений до нескінченності додатної і від'ємної, вирадить ймовірність того, що відхилення від істини міститься в цих границях. Такий загальний закон імовірності результатів, указаних великим числом спостережень».

Оскільки, інтеграл імовірностей поширений до нескінченності додатної і від'ємної дорівнює одиниці, тому за наведеним твердженням ймовірність результату спостережень дорівнює інтегралу ймовірностей:

$$P(\mu) = P(x_{\min} < X < x_{\max}) = P(z_1 < Z < z_2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{z_1}^{z_2} e^{-z^2/2} dz = \int_{z_1}^{z_2} n(z; 0, 1) dz, \quad (9)$$

де  $z_1 = \frac{x_{\min} - \mu}{\sigma}$ ;  $z_2 = \frac{x_{\max} - \mu}{\sigma}$  – нормовані випадкові величини.

Щоб встановити степінь невизначеності структуризованого поля подій, тобто такого поля, ймовірності елементарних подій якого задовольняють другу аксіому ймовірностей:

$$P(I) = \sum_x f(x) = 1 \text{ для достовірної події } I,$$

теорія інформації вводить поняття ентропії. Ентропією (entropy) називається теоретико-інформаційна міра степені невизначеності випадкової величини. Цю характеристику розподілу ймовірностей  $f(x) = p(x)$  представляють математичним сподіванням

$$H(X) = E[-\log_2 f(x)],$$

а визначають за правилом:

$$H(X) = -\sum_x f(x) \log_2 f(x). \quad (10)$$

За одиницю невизначеності приймається невизначеність поля подій  $\{x_1, x_2\}$  такого стохастичного експерименту, в якому події  $x_1, x_2$  рівноймовірні. Припустимо, генеральна сукупність вимірів має повну групу значень  $G = \{x_1, x_2\}$  обсягу  $k_G = 2$ . Якщо ці два «значення» вимірів рівноймовірні, тобто  $f(x_1) = f(x_2) = 0,5$ , то ентропія розподілу ймовірностей  $H(X) = 1$ . Одиницю називають двійковою одиницею і позначають через bit (скорочене позначення двох слів: binary digit – двійкова одиниця).

Згідно першої і другої аксіоми ймовірностей для будь-якої події  $E$  і достовірної події  $I$  ймовірність має властивості:  $P\{E\} \geq 0$ ;  $P\{I\} = 1$ . Отже, ентропія розподілу ймовірностей є завжди невід'ємною, вона дорівнює нулю, коли є достовірна подія  $I$ .

З означення (10) випливає, що будь-яка зміна ймовірностей в сторону їх вирівнювання збільшує ентропію. Тобто, якщо є дві генеральні сукупності вимірів однакового обсягу  $k$  значення яких нормально розподілені, мають однаковий ступінь квантування  $[Q]$ , то більшу ентропію розподілу ймовірностей матиме та сукупність, що має більший розмах  $W$  значень.

Припустимо, щільність ймовірності дискретної величини  $X$  апроксимується неперервною функцією  $n(x; \mu, \sigma)$ . В цьому разі ентропія визначається так:

$$H(X) = -\int_{-\infty}^{\infty} n(x; \mu, \sigma) \log_2 n(x; \mu, \sigma) dx.$$

В теорії точності вимірювань, при оцінюванні з імовірнісних позицій розрахункових моделей теорії споруд [1] розглядають нормально розподілені випадкові величини.

Неперервний розподіл, який має найбільшу ентропію при даній дисперсії  $\sigma^2$ , є нормально розподіленим [6] з

$$H_{\sigma}(X) = \log_2 \sqrt{2\pi e \sigma^2}.$$

Теоретична ентропія розподілу ймовірностей значень дискретної величини  $X$ , для даного ступеня квантування  $[Q]$ , стандартного відхилення  $\sigma$ , визначається так:

$$H_{\sigma}(X) = \log_2 \sqrt{2\pi e \left[ \frac{\sigma}{[Q]} \right]^2}. \quad (11)$$

Якщо випадкова величина нормально розподілена, то

$$H(X) - H_{\sigma}(X) = 0; \quad H(X)/H_{\sigma}(X) = 1.$$

Від цих міркувань приходимо до такого означення.

**Означення.** Є випадкова величина  $X$ . Визначається ентропія  $H(X)$  розподілу ймовірностей значень випадкової величини і теоретичне значення ентропії  $H_{\sigma}(X)$ . Відношення

$$\tilde{P}(X) = H(X)/H_{\sigma}(X) \quad (12)$$

називається *ступенем довіри* до генеральної сукупності.

Для нормально розподіленої випадкової величини  $H(X) = H_{\sigma}(X)$ , а  $\tilde{P}(X) = 1$ .

**Приклад:** Електронним тахеометром 3Та5Р, 2003 р, №15377 виконано багаторазове вимірювання однієї короткої лінії. Розподіл ймовірностей, характеристики величини  $X = x = \{6830_{\text{мм}} + x_i\}_{i=1}^5$  наведені в таблиці.

Таблиця. Розподіл ймовірностей, характеристики випадкової величини

$G = \{x_i\}_{i=1}^5$	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	$x_5$	$\mu = 5,678$ мм	
$x_i$ (мм)	4	5	6	7	8	$\sigma^2 = 0,3683$ мм <sup>2</sup>	
$(x_i)_{i=1}^{1000}$	$k'$	12	360	567	60	1	$\sigma = 0,607$ мм
	$f(x)$	$f(x_1)$	$f(x_2)$	$f(x_3)$	$f(x_4)$	$f(x_5)$	$H(X) = 1,3248$ bit
	$p(x)$	0,012	0,360	0,567	0,060	0,001	$H_{\sigma}(X) = 1,3266$ bit

Обсяг генеральної сукупності  $k = 1000$ . Ступінь квантування значень вимірів  $[Q] = 1$  мм. Обсяг повної групи значень вимірів  $k_G = 5$ .

Емпірична функція  $f(x)$  розподілу ймовірностей має вигляд:

$$f(x) = k' / k = p(x), \text{ де } k' - \text{кількість вимірів, що мають значення } x;$$

$k$  – обсяг генеральної сукупності.

Середнє значення  $\mu$  обчислено за означенням (4), а генеральна дисперсія  $\sigma^2$  – за означенням (6). Ентропію  $H(X)$  розподілу ймовірностей і її теоретичне значення  $H_{\sigma}(X)$  визначено за правилами (10), (11).

Середньому значенню  $\mu = 6830 + 5,678 = 6835,68$  мм приписується відхилення:

$$\sigma_{\mu} = \sqrt{2}\sigma = (1,414)(0,607) = 0,86 \text{ мм.}$$

Оцінимо довірчий інтервал  $(x_{\min} - [Q]/2; x_{\max} + [Q]/2)$  для величини  $X$ , довжина якого визначається аксіомою теорії точності вимірювань [8]:

$$z_1 = \frac{x_{\min} - [Q]/2 - \mu}{\sigma} = \frac{4 - 0,5 - 5,678}{0,607} = \frac{-2,178}{0,607} = -3,59;$$

$$z_2 = \frac{x_{\max} + [Q]/2 - \mu}{\sigma} = \frac{8 + 0,5 - 5,678}{0,607} = \frac{2,822}{0,607} = 4,65.$$

$$\begin{aligned} P(X) &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{z_2}^{z_1} e^{-z^2/2} dz = P(Z \langle 4,65) - P(Z \langle -3,59) = \\ &= 0,99999 - 0,00009 = 0,9999. \end{aligned}$$

За правилом (9) знайдемо ймовірність середнього значення:

$$z_1 = \frac{x_{\min} - \mu}{\sigma} = \frac{4 - 5,678}{0,607} = \frac{-1,678}{0,607} = -2,76;$$

$$z_2 = \frac{x_{\max} - \mu}{\sigma} = \frac{8 - 5,678}{0,607} = \frac{2,322}{0,607} = 3,82.$$

$$\begin{aligned} P(\mu) &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{z_2}^{z_1} e^{-z^2/2} dz = P(Z \langle 3,82) - P(Z \langle -2,76) = \\ &= 0,9999 - 0,0029 = 0,9970. \end{aligned}$$

Таким чином, середнє значення  $\mu$  визначено з імовірністю  $P(\mu) = 0,9970$ .

Степінь довіри до генеральної сукупності обчислимо за правилом (12):

$$\tilde{P}(X) = H(X)/H_{\sigma}(X) = (1,3248)/(1,3266) = 0,9986.$$

## Висновки

1. Згідно з наведеною теоремою (3), середньому значенню випадкової величини приписується середнє стандартне відхилення.



2. Чим більше розподіл генеральної сукупності наближається до нормального, тим з більшою ймовірністю визначається середнє значення.
3. Якщо є кілька генеральних сукупностей вимірів, що мають однаковий розподіл, обсяг  $k$ , ступінь квантування значень  $[Q]$ , то меншу ентропію розподілу ймовірностей  $H(X)$  матиме та генеральна сукупність, що має менший розмах значень.
4. Степінь довіри  $\hat{P}(X)$  показує наскільки генеральна сукупність наближається до нормального розподілу.
5. Відповідність  $H(X)/H_{\sigma}(X) = 1$  – це критерій виявлення генеральних сукупностей, що не підпадають під нормальний закон.

**Перспективи** подальших розвідок у даному напрямку полягають в знаходженні теоретичної функції розподілу ймовірностей значень дискретних величин, визначенні найімовірніших оцінок ефективності розрахункових моделей теорії споруд, дослідженні відхилень результатів розрахунку сил, напруг, деформацій від їх дійсних значень.

Перелік посилань

1. **Усаковский С.Б.** С какой точностью вести расчеты прочности сооружений: Монография. – К.: КНУСА, 2005. – 160 с.
2. **Смирнов Н.В., Дунин-Барковский И.В.** Курс теории вероятностей и математической статистики для технических приложений. – 2-е изд. – М.: Наука, 1973. – С. 174.
3. **Білецький Я.В., Пряха Б.Г.** Про дисперсії геодезичних вимірів // Інженерна геодезія: Науково-технічний збірник. – Вип. 49 / Відповідальний редактор С.П. Войтенко. – К.: КНУБА, 2003. – С. 36-46.
4. **Пряха Б.Г. Білецький Я.В.** Про точність геодезичних вимірювань // Вісник геодезії та картографії. – 2003. – №3. – С. 43-49.
5. **Walpole Ronald E, Myers Raymond H.** Probability and Statistics for Engineers and Scientists. 3-th edition, Macmillan Publishing Company. – New York, 1985. – 639 p.
6. **Корн Г., Корн Т.** Справочник по математике для научных работников и инженеров. – М.: Наука, 1968. – 720 с.
7. **Вероятность и математическая статистика:** Энциклопедия / Гл. ред. Ю.В. Прохоров. – Большая Российская энциклопедия, – 1999. – С. 843.
8. **Пряха Б.Г.** Про точність вимірювань // Реконструкція житла. – №7. – 2006. – К.: Нора-друк – 2006.

Отримано 30.03.06