

# Однофакторний та двофакторний дисперсійний аналіз

---

Підготував:  
Студент групи СНм-51  
Піменов А. В.

# Структура моделі впливу одного та двох факторів

$$x_{ij} = \bar{x} + \alpha_j + \varepsilon_{ij}$$

де  $x_{ij}$  — значення ознаки  $X$ , одержане при  $i$ -му експерименті на  $j$ -му рівні фактора.

При цьому  $M(\varepsilon_{ij}) = 0$  і  $\varepsilon_{ij}$ , як випадкові величини мають закон розподілу ймовірностей  $N(0; \sigma^2)$  і між собою незалежні ( $K_{ij} = 0$ ).

$$x_{ijk} = \bar{x} + \alpha_i + \beta_j + \gamma_{ij} + \varepsilon_{ijk}$$

де  $x_{ijk}$  — значення ознаки  $X$  в  $i$ -му експерименті на  $j$ -му рівні впливу фактора  $A$  і на  $k$ -му рівні впливу фактора  $B$ ;

$\bar{x}$  — загальна середня величина ознаки  $X$ ;

$\alpha_i$  — ефект впливу фактора  $A$  на  $i$ -му рівні,

$\beta_j$  — ефект впливу фактора  $B$  на  $j$ -му рівні;

$\gamma_{ij}$  — ефект одночасного впливу факторів  $A$  і  $B$ ;

$\varepsilon_{ijk}$  — випадкова компонента.

# Однофакторний дисперсійний аналіз

$$Y = \begin{bmatrix} y_{11} & \dots & y_{1p} \\ \dots & y_{ij} & \dots \\ y_{n1} & \dots & y_{np} \end{bmatrix}$$

Кожен стовпець (градацію фактора) треба розглядати як вибірку нормально розподілених випадкових величин параметрами  $M(\xi_j) = \mu_j$ ,  $D(\xi_j) = \sigma^2$  для всіх  $j=1, \dots, p$  (дисперсії однакові).

Отже, для кожної градації фактора (стовпця таблиці даних) маємо фіксоване середнє

значення, що є сталим у межах експерименту.

Гіпотезу для перевірки сформулюємо так:

$$H_0 : \mu_1 = \mu_2 = \dots = \mu_p = \mu$$

Отже, дисперсія випадкової величини  $y_{ij}$ , зумовлена дією фактора на всіх рівнях,  $\sigma_R^2 = 0$ , і вся мінливість буде спричинена неврахованими факторами:

$$\sigma_T^2 = \sigma_D^2 \text{ або } D(y_{ij}) = \sigma_A^2 + \sigma_D^2$$

# Схема обчислень для однофакторного дисперсійного аналізу

**А.** Обчислюємо генеральне середнє  $\bar{y}$  і вибіркові середні  $\bar{y}_i$

$$\bar{y} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^p y_{ij}, N = np$$

для рівномірного однофакторного аналізу або

$$\bar{y} = \frac{1}{N} \sum_{j=1}^p \sum_{i=1}^{n_j} y_{ij}, N = \sum_{j=1}^p n_j$$

для нерівномірного однофакторного аналізу.

**Б.** Знаходимо суми квадратів відхилень від відповідних середніх значень:

- сума, що характеризує мінливість, зумовлену досліджуваним фактором (факторна сума),

$$SS_R = n \sum_{j=1}^p (\bar{y}_j - \bar{y})^2 = \sum_{j=1}^p n_j (\bar{y}_j - \bar{y})^2$$

- сума, що характеризує мінливість у межах кожної градації фактором (залишкова сума),

$$SS_D = \sum_{j=1}^p \sum_{i=1}^n (y_{i j} - \bar{y}_i)^2 = \sum_{j=1}^p \sum_{i=1}^{n_i} (y_{i j} - \bar{y}_i)^2$$

- сума, що характеризує загальну мінливість (загальна або тотальна сума),

$$SS_T = \sum_{j=1}^p \sum_{i=1}^n (y_{i j} - \bar{y})^2 = \sum_{j=1}^p \sum_{i=1}^{n_i} (y_{i j} - \bar{y})^2$$

Справджується рівність

$$SS_T = SS_R + SS_D$$

**В.** Визначаємо оцінки дисперсій:

$$s_T^2 = \frac{SS_T}{N-1}; \quad s_R^2 = \frac{SS_R}{p-1}; \quad s_D^2 = \frac{SS_D}{N-p}$$

**Г.** Критерій Фішера для перевірки гіпотези  $H_0$  має вигляд:

$$F = \frac{s_R^2}{s_D^2} = \frac{SS_R (N-p)}{SS_D (p-1)}$$

**Д.** Якщо гіпотеза  $H_0$  правильна, то  $F$  має розподіл Фішера зі ступенями вільності  $df 1 = p - 1$ ,  $df 2 = N - p$ .

Для заданого рівня значущості  $\alpha$  знаходимо критичні значення статистики  $F(\alpha; df 1; df 2)$ .

Обчислені значення записуємо у вигляді таблиці (табл. 1.1), (ANOVA).

Таблиця 2.1 – Результати однофакторного дисперсійного аналізу

Різнovid дисперсії	Сума квадратів відхилень	Кількість ступенів вільності	Середній квадрат (оцінка дисперсії)	F-критерій
Факторна (між вибірками)	$SS_R$	$p-1$	$MS_A$	$\frac{MS_A}{MS_D}$
Залишкова (у вибірці)	$SS_D$	$N-p$	$MS_D$	
Загальна	$SS_T$	$N-1$		

# Схема обчислень для двофакторного дисперсійного аналізу

А. Знаходимо вибірові середні (генеральне середнє  $\bar{y}$  також середнє в рядку

, стовпці  $y_i^r$  й клітинці  $y_j^c$ ):  $\bar{y}_{ij}$

$$\bar{y} = \frac{1}{npq} \sum_{i=1}^q \sum_{j=1}^p \sum_{m=1}^n y_{ijm};$$

$$y_i^r = \frac{1}{np} \sum_{j=1}^p \sum_{m=1}^n y_{ijm};$$

$$y_j^c = \frac{1}{nq} \sum_{i=1}^q \sum_{m=1}^n y_{ijm};$$

$$\bar{y}_{ij} = \frac{1}{n} \sum_{m=1}^n y_{ijm}.$$

**Б.** Обчислюємо суми квадратів відхилень від відповідних середніх:

- мінливість, зумовлену фактором  $A$ ,

$$SS_A = np \sum_{i=1}^q (\bar{y}_i^r - \bar{y})^2$$

- мінливість, зумовлену фактором  $B$ ,

$$SS_B = nq \sum_{j=1}^p (\bar{y}_j^c - \bar{y})^2$$

- мінливість, зумовлену взаємодією факторів  $A$  і  $B$ ,

$$SS_{AB} = n \sum_{i=1}^q \sum_{j=1}^p (\bar{y}_{ij} - \bar{y}_i^r - \bar{y}_j^c + \bar{y})^2$$

- мінливість у межах кожної з клітинок

$$SS_D = \sum_{i=1}^q \sum_{j=1}^p \sum_{m=1}^n (y_{ijm} - \bar{y}_{ij})^2$$

- загальну мінливість спостережуваної ознаки (параметра)

$$SS_T = \sum_{i=1}^q \sum_{j=1}^p \sum_{m=1}^n (y_{ijm} - \bar{y})^2$$

Справджується рівність

$$SS_T = SS_A + SS_B + SS_{AB} + SS_D$$



**В.** Знаходимо оцінки дисперсій (середні квадратів відхилень)

$$MS_A = \frac{SS_A}{(q-1)}; MS_B = \frac{SS_B}{(p-1)};$$

$$MS_{AB} = \frac{SS_{AB}}{(q-1)(p-1)};$$

$$MS_D = \frac{SS_D}{pq}; MS_T = \frac{SS_T}{(N-1)}, N = npq.$$

$$(n-1)$$

Результати двофакторного дисперсійного аналізу записують у таблицю (табл. 1.2)

Різновид дисперсії	Сума квадратів відхилень	Кількість ступенів вільності	Середній квадрат (оцінка дисперсії)	F –критерій
Факторна для фактора А	$SS_A$	$p-1$	$MS_A$	$MS_A/MS_D$
Факторна для фактора В	$SS_B$	$q-1$	$MS_B$	$MS_B/MS_D$
Змішана для факторів АВ	$SS_{AB}$	$(p-1)(q-1)$	$MS_{AB}$	$MS_{AB}/MS_D$
Залишкова	$SS_D$	$pq(n-1)$	$MS_D$	
Загальна	$SS_T$	$npq-1$		

# Перевірка гіпотез двофакторного дисперсійного аналізу

Нехай  $\mu_i^r, i = 1, \dots, m$  – математичні сподівання рядків табл. 1.3, а  $\mu_j^c, j = 1, \dots, n$  – математичні сподівання стовпців.

Тоді  $\alpha_i = \mu_i^r - \mu$  – ефект  $i$ -ї градації фактора  $A$ ;  $\beta_j = \mu_j^c - \mu$  – ефект  $j$ -ї градації фактора  $B$ ;  $\gamma_{ij} = \mu_{ij} - \alpha_i - \beta_j$  – ефект  $j$ -ї градації фактора  $B$  в умовах  $i$ -ї градації фактора  $A$ ;  
 $\mu_{ij}$  – математичне сподівання у кожній з клітинок.

Рівні фактору	$B_1$	...	$B_j$	...	$B_p$
$A_1$	$y_{111}, \dots, y_{11n}$	...	$y_{1j1}, \dots, y_{1jn}$	...	$y_{1p1}, \dots, y_{1pn}$
...	...	...	...	...	...
$A_i$	$y_{i11}, \dots, y_{i1n}$	...	$y_{ij1}, \dots, y_{ijn}$	...	$y_{ip1}, \dots, y_{ipn}$
...	...	...	...	...	...
$A_q$	$y_{q11}, \dots, y_{q1n}$	...	$y_{qj1}, \dots, y_{qjn}$	...	$y_{qp1}, \dots, y_{qpn}$

Сформулюємо гіпотези, які стверджують, що впливи факторів  $A$  і  $B$  на всіх рівнях однакові, а взаємовпливу факторів нема:

$$H_0^A : \alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_q;$$

$$H_0^B : \beta_1 = \beta_2 = \dots = \beta_p;$$

$$H_0^{AB} : \gamma_{ij} = 0 \text{ для всіх } i \text{ та } j.$$

Критерії для перевірки цих гіпотез мають такий вигляд:

$$F^A = \frac{MS_A}{MS_D} = \frac{SS_A (N - qp)}{SS_D (q - 1)}$$
$$F^B = \frac{MS_B}{MS_D} = \frac{SS_B (N - qp)}{SS_D (p - 1)}$$
$$F^{AB} = \frac{MS_{AB}}{MS_D} = \frac{SS_{AB} (N - qp)}{SS_D (p - 1)(q - 1)}.$$

Якщо гіпотеза  $H_0 = H_0^A H_0^B H_0^{AB}$  правильна (тобто одночасно виконуються всі три підгіпотези), то

$$\frac{MS_A}{MS_D}, \frac{MS_B}{MS_D} \text{ і } \frac{MS_{AB}}{MS_D}$$

$$F^A \geq F(\alpha, q - 1; N - pq)$$

$$F^B \geq F(\alpha, p - 1; N - pq)$$

$$F^{AB} \geq F(\alpha, (q - 1)(p - 1); N - pq)$$

***Дякую за увагу!***

---

Тернопіль 2010