

Pazyymoba D. № 533
BD-MW - 4

$$① \quad Y_1 = X_1 + X_2 + \sqrt{J_1}$$

$$Y_2 = X_1 - X_2 + \sqrt{J_2}$$

$$Y_3 = -X_1 + X_2 + \sqrt{J_3}$$

$$E\sqrt{J_i} \neq 0; D\sqrt{J_i} = E\sqrt{J_i^2} = \sigma^2, i=1,2,3$$

$$a) \quad Y = AX + \vec{J} \quad \Rightarrow \\ A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} Y_1 \\ Y_2 \\ Y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \sqrt{J_1} \\ \sqrt{J_2} \\ \sqrt{J_3} \end{pmatrix}$$

$$S = D\sqrt{J} = E \begin{pmatrix} \sqrt{J_1} & 0 & 0 \\ 0 & \sqrt{J_2} & 0 \\ 0 & 0 & \sqrt{J_3} \end{pmatrix} =$$

$$= \sigma^2 \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \sigma^2 I_3$$

$$b) \quad Q = (A^* S^{-1} A)^{-1} =$$

$$\begin{aligned}
 &= \left(\begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix} (\sigma^2 I_3)^{-1} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}^{-1} \right) = \\
 &= \sigma^2 \begin{pmatrix} \frac{3}{8} & \frac{1}{8} \\ \frac{1}{8} & \frac{3}{8} \end{pmatrix} = \frac{\sigma^2}{8} \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ 1 & 3 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

$$D\hat{x}_1 = \frac{3\sigma^2}{8} = D\hat{x}_2 < \sigma^2$$

$$R = (A^* S^{-1} A)^{-1} A^* S^{-1} = Q A^* S^{-1}$$

$$R = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 \\ 2 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\hat{x} = Ry = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 2y_1 + y_2 - y_3 \\ 2y_1 - y_2 + y_3 \end{pmatrix}$$

② $y_1 = x + \hat{v}_1$
 $y_2 = x + \hat{v}_2$

$$\hat{v}_1 = \epsilon_1 + \epsilon_0, \hat{v}_2 = \epsilon_2 + \epsilon_0$$

$$\epsilon_1, \epsilon_2 \sim (0, \sigma_1^2), \epsilon_0 \sim (0, \sigma_0^2)$$

$$\sigma_0^2 + \sigma_1^2 = \sigma^2, R = \frac{\sigma_0^2}{\sigma_0^2 + \sigma_1^2} = \frac{\sigma_0^2}{\sigma^2}$$

a) $A = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}; y = Ax + \hat{v} \Rightarrow$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} x + \begin{pmatrix} \tilde{y}_1 \\ \tilde{y}_2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} S = D\tilde{D} &= E \begin{pmatrix} \tilde{y}_1^2 & \tilde{y}_1 \tilde{y}_2 \\ \tilde{y}_2 \tilde{y}_1 & \tilde{y}_2^2 \end{pmatrix} = \\ &= E \begin{pmatrix} (\varepsilon_1 + \varepsilon_0)^2 & (\varepsilon_1 + \varepsilon_0)(\varepsilon_2 + \varepsilon_0) \\ (\varepsilon_2 + \varepsilon_0)(\varepsilon_1 + \varepsilon_0) & (\varepsilon_2 + \varepsilon_0)^2 \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} \sigma_1^2 + \sigma_0^2 & \tilde{\sigma}_0^2 \\ \tilde{\sigma}_0^2 & \tilde{\sigma}_2^2 + \tilde{\sigma}_0^2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sigma^2 & \tilde{\sigma}_0^2 \\ \tilde{\sigma}_0^2 & \sigma^2 \end{pmatrix} = \\ &= [r = \frac{\tilde{\sigma}_0^2}{\sigma^2}] = \sigma^2 \begin{pmatrix} 1 & r \\ r & 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$b) S^{-1} = \frac{1}{\sigma^2(r^2 - 1)} \begin{pmatrix} -1 & r \\ r & -1 \end{pmatrix}$$

$$Q = (A^* S^{-1} A)^{-1} = \sigma^2(r^2 - 1)$$

$$\times \begin{pmatrix} (1 \ 1) & (-1 \ r) \\ (r \ -1) & (1 \ 1) \end{pmatrix}^{-1} = \underline{\sigma^2(r+1)}$$

$$D\hat{x} = \underline{\frac{\sigma^2(r+1)}{2}}$$

c) См. рис. № 4-1

Зависимость дисперсии \hat{Dx} от
коэффиц. корреляции r при $\sigma^2 = 1$
На графике видно, что чем больше r ,
тем хуже оценка. Такое обведение
объясняется тем, что чем больше r ,
тем измерения более зависимы
одного от другого.

$$y_1 = x + \underbrace{\varepsilon_1}_{\sigma_1^2} + \underbrace{\varepsilon_0}_{\sigma_0^2}$$

$$y_2 = x + \underbrace{\varepsilon_2}_{\sigma_1^2} + \underbrace{\varepsilon_0}_{\sigma_0^2}$$

$$\sigma^2 = \sigma_1^2 + \sigma_0^2$$

$$r = \frac{\sigma_1^2}{\sigma^2}$$

• $r = 1 \Rightarrow \sigma_1^2 = 0 \Rightarrow$

При уменьшении r

зависимость уменьшается.

• $r = 0 \Rightarrow \sigma_0^2 = 0 \Rightarrow$

$$y_1 = x + \varepsilon_1$$
$$y_2 = x + \varepsilon_2$$

\Rightarrow независимые измерения,
возможность повышается.

③

$$y_1 = x_1 + x_2 + \bar{v}_1$$

$$y_2 = x_1 - x_2 + \bar{v}_2$$

$$y_3 = -x_1 + x_2 + \bar{v}_3$$

$$\bar{v}_i = \xi_i + \xi_0$$

$$\xi_i \sim (0, \sigma_i^2), \xi_0 \sim (0, \sigma_0^2);$$

$$\sigma_0^2 + \sigma_1^2 = \sigma^2.$$

$$r = \frac{\sigma^2}{\sigma_0^2} \quad ; \quad i = 1, 2, 3$$

a) $y = Ax + \bar{v}$ $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \Rightarrow$

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \bar{v}_1 \\ \bar{v}_2 \\ \bar{v}_3 \end{pmatrix}$$

$$S = D\bar{v} = \sigma^2 \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

b) $S^{-1} = (\sigma^2(2r^2 - r - 1))^{-1} \begin{pmatrix} -r-1 & r & r \\ r & -r-1 & r \\ r & r & -r-1 \end{pmatrix}$

$$Q = (A^* S^{-1} A)^{-1} = \sigma^2 (2r^2 - r - 1).$$

$$\times \left(\begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -r-1 & r & r \\ r & -r-1 & r \\ r & r & -r-1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \right)^{-1} =$$

$$= \frac{\sigma^2(1-r)}{8(r+1)} \begin{pmatrix} 5r+3 & 3r+1 \\ 3r+1 & 5r+3 \end{pmatrix}$$

$$D\hat{x}_1 = \frac{\sigma^2(1-r)}{8(r+1)} (5r+3) = D\hat{x}_2 = D\hat{x}$$

c) см. рис. № 4-2

Зависимость дисперсии $D\hat{x}$ от коэффиц. корреляции r при $\sigma^2 = 1$.

Из графика видно, что чем больше r , тем лучше оценка.

Два предельных случая:

• $r = 0 \Rightarrow$ измерение максимально зависима от θ от θ \Rightarrow точность мала.

• $r = 1 \Rightarrow$

$$Y_1 = X_1 + X_2 + \varepsilon_0$$

$$Y_2 = X_1 - X_2 + \varepsilon_0 \Rightarrow \begin{cases} X_1 = \frac{Y_1 - Y_2}{2} \\ X_2 = \frac{Y_1 + Y_2}{2} \end{cases}$$

$$Y_3 = -X_1 + X_2 + \varepsilon_0$$

\Rightarrow система решается точно, т.е. $D\hat{x} = 0$.