

## 1

а) В силу того, что случайные величины независимы и одинаково распределённые, получаем  $E(\xi|\xi + \eta) = E(\eta|\xi + \eta)$

В силу линейности условного математического ожидания  $E(\xi|\xi + \eta) + E(\eta|\xi + \eta) = E(\xi + \eta|\xi + \eta) = \xi + \eta \Rightarrow E(\xi|\xi + \eta) = E(\eta|\xi + \eta) = \frac{1}{2}(\xi + \eta)$

б) В силу того, что  $\{\xi_i\}$  — iid, то переход (\*) верен.

$$E[\sum_{i=1}^n \xi_i | S_n = t_1, S_{n+1} = t_2, \dots] = \sum_{i=1}^n E[\xi_i | S_n = t_1, S_{n+1} = t_2, \dots] \stackrel{*}{=} \\ \stackrel{*}{=} n \cdot E[\xi_1 | S_n = t_1, S_{n+1} = t_2, \dots]$$

С другой стороны

$$E[\sum_{i=1}^n \xi_i | S_n = t_1, S_{n+1} = t_2, \dots] = E[S_n | S_n = t_1, S_{n+1} = t_2, \dots] = t_1 \Rightarrow \\ E[\xi_1 | S_n = t_1, S_{n+1} = t_2, \dots] = \frac{t_1}{n} \Rightarrow E[\xi_1 | S_n, S_{n+1}, \dots] = \frac{S_n}{n}$$

## 2

Имеем вычисленное на семинаре значение для  $S = \sum_{i=1}^N X_i$ :

$E_S = E_N \cdot E_X$ , где обозначено  $E_X = E(X_i) \forall i$ .

$V_S = E(S^2) - (E_S)^2$ . Найдём  $E(S^2)$  по формуле полного математического ожидания:

$$V(S^2) = E \left[ E \left[ \left( \sum_{i=1}^N X_i \right)^2 \middle| N \right] \right] = E \left[ E \left[ \sum_{i=1}^N X_i^2 + \sum_{i \neq j}^N \sum_j^N X_i X_j \right] \right] = \\ = E \left[ N \cdot E(X^2) + N(N-1)(E_X)^2 \right] = E_N \cdot E(X^2) + E(N^2) \cdot (E_X)^2 - E_N \cdot (E_X)^2 \\ \text{Тогда } V_S = E_N \cdot E(X^2) + E(N^2) \cdot (E_X)^2 - E_N \cdot (E_X)^2 - (E_N)^2 \cdot (E_X)^2 = \\ = (E_X^2) \cdot [E(N^2) - (E_N)^2] + E_N \cdot [E(X^2) - (E_X)^2] = (E_X^2) \cdot V_N + E_N \cdot V_X$$

### 3

$$X \sim \exp(\lambda) \Rightarrow f_x(t) = \lambda e^{-\lambda t}, t \geq 0$$

$$\begin{aligned} E[XY|X=t] &= E[tY] = tE_Y = \frac{t}{\mu} \Rightarrow E[XY|X] = \frac{X}{\mu} \Rightarrow \\ \Rightarrow E[E[XY|X]] &= E\left[\frac{X}{\mu}\right] = \frac{E_X}{\mu} = \frac{1}{\mu\lambda} \end{aligned}$$

и по свойствам дисперсии от линейного преобразования с.в.:

$$V[E[XY|X]] = V\left[\frac{X}{\mu}\right] = \frac{V_X}{\mu^2} = \frac{1}{\mu^2\lambda^2}$$

### 4

$$\bar{x} \sim N(\bar{\mu}, \Sigma) \Rightarrow \bar{y} = A\bar{x} \sim N(A\bar{\mu}, A\Sigma A^T)$$

Пусть  ${}^T$  - первая строка матрицы A, тогда верно

$$y_1 = a^T \bar{x} \sim N(a^T \bar{\mu}, a^T \Sigma a) \text{ (с семинара).}$$

$$\begin{aligned} \text{б) Возьмем } a &= (1, 1, 1)^T \Rightarrow y_1 = x_1 + x_2 + x_3; \quad a^T \bar{\mu} = \mu_1 + \mu_2 + \mu_3 = 6 \\ a^T \Sigma a &= \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 5 & 2 & 7 \\ 2 & 5 & 7 \\ 7 & 7 & 14 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = 56 \end{aligned}$$

$$\text{Тогда } y_1 = x_1 + x_2 + x_3 \sim N(6, 56)$$

$$\text{а) Аналогично, } a = (1, 1, -1)^T, \quad y_2 = a^T \bar{x} = x_1 + x_2 - x_3$$

$$\begin{aligned} a^T \mu &= \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix} = 4 \\ a^T \Sigma a &= \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 5 & 2 & 7 \\ 2 & 5 & 7 \\ 7 & 7 & 14 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} = 0 \end{aligned}$$

$$\text{Тогда } y_2 = x_1 + x_2 - x_3 \sim N(4, 0)$$

Поскольку дисперсия равна нулю, получаем, что  $y_2 = x_1 + x_2 - x_3 \equiv 4 \quad (1)$

с) Способ 1 (Тут  $\langle X, Y \rangle = E(X, Y)$ )

$$\begin{aligned} E[Y_2|X_1=5, X_2=3] &= E[X_1 + X_2 + X_3|X_1=5, X_2=3] = E[X_1|X_1=5, X_2=3] + E[X_2|X_1=5, X_2=3] + E[X_3|X_1=5, X_2=3] = 5 + 3 + \\ &+ E[X_3|X_1=5, X_2=3] \text{ Вычислим последнее слагаемое. Проектируем: } \\ X_3 &= A+B : A||X_1, B \perp X_1; \quad B = C+D : C \perp X_2, D||X_2 \Rightarrow X_3 = A+C+D \end{aligned}$$

$$A = \frac{\langle X_3, X_1 \rangle}{\|X_1\|^2} X_1, B = X_3 - A; \quad = \frac{\langle B, X_2 \rangle}{\|X_2\|^2} X_2; \quad C = B - D$$

$$E(X_1 X_3) = \text{cov}(X_1, X_3) + E_{X_1} = 7 + 2 * 1 = 9 \cdot E_{X_3};$$

$$E(X_1^2) = V(X_1) + (E_{X_1})^2 = 5 + 2^2 = 9$$

$$A = \frac{E(X_1 X_3)}{E(X_1^2)} X_1 \Rightarrow A = X_1; \quad B = X_3 - X_1$$

$$D = \frac{X_2}{\|X_2\|^2} (\langle X_3, X_2 \rangle - \langle X_1, X_2 \rangle) = \frac{X_2}{E(X_2^2)} (E(X_2 X_3) - E(X_1 X_2))$$

$$E(X_2 X_3) = \text{cov}(X_2, X_3) + E_{X_2} E_{X_3} = 7 + 2 * 1 = 9$$

$$E(X_2^2) = V(X_2) + (E_{X_2})^2 = 5 + 3^2 = 14$$

$$E(X_1 X_3) = \text{cov}(X_1, X_3) + E_{X_1} E_{X_3} = 2 + 2 * 3 = 8$$

$$D = X_2(9/14 - 8/14) = \frac{X_2}{14}$$

$$C = B - D = B - \frac{X_2}{14}$$

$$E(X_3|X_1 = 5, X_2 = 3) = E(A|X_1 = 5, X_2 = 3) + E(D|X_1 = 5, X_2 = 3) + E(C|X_1 = 5, X_2 = 3) = 5 + \frac{3}{14} + E(C|X_1 = 5) = 5 \frac{3}{14} + E(B - \frac{X_2}{14}|X_1 = 5) = 5 \frac{3}{14} + E(B|X_1 = 5) - \frac{1}{14} E(X_2|X_1 = 5) = 5 \frac{3}{14} + E(X_3) - E(X_1) - \frac{1}{14} E(X_2|X_1 = 5) = 5 \frac{3}{14} + 1 - 2 - \frac{1}{14} E(X_2|X_1 = 5)$$

Найдем  $E(X_2|X_1 = 5)$

$$X_{\parallel} = \frac{E(X_1 X_2)}{E(X_1^2)} X_1 = \frac{8}{9} X_1; \quad X_{\perp} = X_2 - \frac{8}{9} X_1$$

$$E(X_2|X_1 = 5) = E(\frac{8}{9} X_1|X_1 = 5) + E(X_{\perp}|X_1 = 5) = \frac{40}{9} + E(X_2 - \frac{8}{9} X_1) = \frac{40}{9} + 3 - \frac{8}{9} = \frac{32}{9} + 3$$

$$\text{Тогда } E(X_3|X_1 = 5, X_2 = 3) = 3 \frac{55}{63}$$

Способ 2. Используем факт (1) :  $x_1 + x_2 - x_3 = 4 \Rightarrow x_3 = -4 + x_1 + x_2 \Rightarrow y_2 = 2(x_1 + x_2) - 4 \Rightarrow E(y_2|x_1 = 5, x_2 = 3) = E(2(x_1 + x_2) - 4|x_1 = 5, x_2 = 3) = 2(5 + 3) - 4 = 12$

d)  $E(y_2|x_1 = 5, x_2 < 3) = E(2(x_1 + x_2) - 4|x_1 = 5, x_2 < 3) = 2E(x_2|x_2 < 3) + 2 * 5 - 4 = 2E(x_2|x_2 < 3) + 6$  Сделаем замену  $\xi = x_2 - 3 \Rightarrow \xi \sim N(3 - 3, 5) \Rightarrow E(x_2|x_2 < 3) = E(z + 3|z < 0) = E(z|z < 0) + 3$

$$E(y_2|x_1 = 5, x_2 < 3) = 6 + 2 * 3 + 2 * 2 * \int_{-\infty}^0 \frac{te^{-t^2/10}}{\sqrt{10\pi}}$$