

Задача 1

Задача 1. $Y_t = X_t \cdot \eta$; X_t - гаусс. процесс; $\eta = \begin{cases} 1, & p \\ -1, & 1-p \end{cases}$.

Докажем, что Y_t тоже является гауссовским процессом.

Нам надо доказать, что для $\forall \lambda_1, \dots, \lambda_n$ $\lambda_1 Y_{t_1} + \lambda_2 Y_{t_2} + \dots + \lambda_n Y_{t_n} \sim N$.

$$\sum_{i=1}^n \lambda_i Y_{t_i} = \sum_{i=1}^n \lambda_i X_{t_i} \cdot \eta = \eta \sum_{i=1}^n \lambda_i X_{t_i}.$$

По условию X_t - гаусс. процесс, зн. $\sum_{i=1}^n \lambda_i X_{t_i}$ имеет нормальное распределение.

Пусть $\hat{X} = \sum_{i=1}^n \lambda_i X_{t_i}$. Нам надо показать, что сл. вел. $\eta \hat{X}$ имеет норм. распред.

X_t имеет нулевое мат. ожидание, зн. $E[\hat{X}] = E[\sum_{i=1}^n \lambda_i X_{t_i}] = \sum_{i=1}^n \lambda_i E[X_{t_i}] = 0$,
т.к. $\forall i \ E[X_{t_i}] = 0$.

Нам известно, что \hat{X} имеет норм. распред. и что $E[\hat{X}] = 0$.

$\hat{X} \sim N(0, \sigma^2)$. Найдем распределение $\eta \hat{X}$. $\eta \hat{X} = \begin{cases} \hat{X}, & p \\ -\hat{X}, & 1-p \end{cases}$.

$$\begin{aligned} P\{\eta \hat{X} \leq x\} &= p \cdot P\{\hat{X} \leq x\} + (1-p) \cdot P\{-\hat{X} \leq x\} = \\ &= p \cdot P\{\hat{X} \leq x\} + (1-p) P\{\hat{X} \geq -x\} = (p+1-p) \cdot P\{\hat{X} \leq x\} = P\{\hat{X} \leq x\}. \end{aligned}$$

Мы воспользовались симметрич. норм. распред. и тем, что $E\hat{X} = 0$.

Итак, $P\{\eta \hat{X} \leq x\} = P\{\hat{X} \leq x\}$, зн. $\eta \hat{X}$ и \hat{X} одинаково распределены \Rightarrow
 $\Rightarrow \eta \hat{X} = \sum_{i=1}^n \lambda_i Y_{t_i}$ имеет нормальн. распред. при $\forall \lambda_1, \dots, \lambda_n \Rightarrow$

$\Rightarrow Y_t$ - гауссовский процесс.

Ответ: Y_t является гауссовским процессом.

Задача 2

- (i) Заметим, что первое слагаемое данной ковариационной функции есть ковариационная функция Броуновского движения. Чтобы получить данное в условии вы-

ражение, нужно вычесть из W_t константу, умноженную W_k , где $k \geq 1$. Тогда ковариация между W_t и W_k будет равна наименьшему из индексов, то есть t , умноженному на константу. Подходящим процессом будет $X_t = W_t - tW_1$:

$$\begin{aligned} K(t, s) &= \text{Cov}(W_t - tW_1, W_s - sW_1) \\ &= \text{Cov}(W_t, W_s) - s \text{Cov}(W_t, W_1) - t \text{Cov}(W_1, W_s) + st \text{Cov}(W_1, W_1) \\ &= \min(t, s) - st - ts + st \\ &= \min(t, s) - ts \end{aligned}$$

- (ii) Предположим, что существует процесс X_t с данной ковариационной функцией. Тогда дисперсия этого процесса равна

$$K(t, t) = \text{Var}(X_t) = t - t(t + 1) = -t^2 < 0 \quad \forall t \in (0, 1)$$

Случайного процесса с отрицательной дисперсией не существует.

(iii) $K(t, s) = \min\{t, s\} + \cos(t-s)$.

$\min\{t, s\} = \min\{s, t\}$; из симметрии $f = \cos(x)$ $\cos(t-s) = \cos(-(t-s)) = \cos(s-t)$.

Итак, $K(t, s)$ симметрична; $K(t, s) = K(s, t)$. Осталось показать неотриц. опред.

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \lambda_i \lambda_j K(t_i, t_j) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \lambda_i \lambda_j \min\{t_i, t_j\} + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \lambda_i \lambda_j \cos(t_i - t_j).$$

$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \min\{t_i, t_j\} \lambda_i \lambda_j \geq 0$ при $\forall \lambda_1, \dots, \lambda_n$, доказано на лекции при изучении Броуновского движения.

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \lambda_i \lambda_j \cos(t_i - t_j) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \lambda_i \lambda_j \cos(t_i) \cos(t_j) + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \lambda_i \lambda_j \sin(t_i) \sin(t_j) = \left[\sum_{k=1}^n \lambda_k \cos(t_k) \right]^2 + \left[\sum_{k=1}^n \lambda_k \sin(t_k) \right]^2 \geq 0$$

$$\text{Итак, для } \forall \lambda_1, \dots, \lambda_n \quad \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \lambda_i \lambda_j K(t_i, t_j) = \underbrace{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \lambda_i \lambda_j \min\{t_i, t_j\}}_{\geq 0} + \underbrace{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \lambda_i \lambda_j \cos(t_i - t_j)}_{\geq 0} \geq 0$$

Зн. $K(t, s)$ симм. и неотриц. опред. ф-ция \Rightarrow \exists случайн. процесс с такой ков. ф-цией

(iii)

Задача 3

- (i) Рассмотрим функцию распределения случайной величины Z_2 :

$$\begin{aligned} \mathbb{P}\{Z_2 \leq x\} &= \mathbb{P}\{|\eta| \cdot \text{sign}(\xi) \leq x\} \\ &= \mathbb{P}\{|\eta| \leq x \mid \xi > 0\} \cdot \mathbb{P}\{\xi > 0\} + \mathbb{P}\{-|\eta| \leq x \mid \xi < 0\} \cdot \mathbb{P}\{\xi < 0\} + 0 \\ &\stackrel{x \geq 0}{=} (2\Phi(x) - 1) \cdot \frac{1}{2} + 1 \cdot \frac{1}{2} \\ &= \Phi(x) \end{aligned}$$

Случай $x \leq 0$ аналогичен:

$$\begin{aligned}
& \mathbb{P}\{|\eta| \leq x \mid \xi > 0\} \cdot \mathbb{P}\{\xi > 0\} + \mathbb{P}\{-|\eta| \leq x \mid \xi < 0\} \cdot \mathbb{P}\{\xi < 0\} + 0 \\
&= 0 + \mathbb{P}\{|\eta| \geq -x\} \cdot \frac{1}{2} \\
&= (1 - (2\Phi(-x) - 1)) \cdot \frac{1}{2} \\
&= 1 - \Phi(-x) \\
&= \Phi(x)
\end{aligned}$$

(ii) Выпишем ковариацию случайных величин Z_1 и Z_2 :

$$\text{Cov}(Z_1, Z_2) = \mathbb{E}(\xi \cdot |\eta| \text{sign}(\xi)) - \mathbb{E}(\xi)\mathbb{E}(|\eta| \text{sign}(\xi))$$

По условию, $\mathbb{E}(\xi) = 0$ и случайные величины ξ и η независимы. Получаем:

$$\text{Cov}(Z_1, Z_2) = \mathbb{E}(|\eta|) \cdot \mathbb{E}(\xi \text{sign}(\xi))$$

Поскольку случайная величина $|\eta|$ принимает только положительные значения, $\mathbb{E}(|\eta|) > 0$. Распишем второй множитель:

$$\begin{aligned}
\mathbb{E}(\xi \text{sign}(\xi)) &= \mathbb{E}(\xi \mid \xi > 0) \cdot \mathbb{P}\{\xi > 0\} + \mathbb{E}(-\xi \mid \xi < 0) \cdot \mathbb{P}\{\xi < 0\} + 0 \\
&= \mathbb{E}(\xi \mid \xi > 0) \cdot \frac{1}{2} - \mathbb{E}(\xi \mid \xi < 0) \cdot \frac{1}{2}
\end{aligned}$$

Предположим, что $\mathbb{E}(\xi \mid \xi > 0) = a$, где a некоторое положительное число. Тогда в силу симметрии нормального распределения должно быть выполнено, что $\mathbb{E}(\xi \mid \xi < 0) = -a$. А значит,

$$\mathbb{E}(\xi \text{sign}(\xi)) = \frac{1}{2}(a - (-a)) = a > 0$$

Следовательно, $\text{Cov}(Z_1, Z_2) > 0$.

(iii) Предположим, что вектор \vec{Z} является гауссовским. Тогда верно, что условное распределение $Z_2 \mid Z_1$ является нормальным распределением. Пусть ковариационная матрица вектора \vec{Z} имеет вид

$$C = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \rho\sigma_1\sigma_2 \\ \rho\sigma_1\sigma_2 & \sigma_2^2 \end{pmatrix},$$

где σ_1^2, σ_2^2 – дисперсии Z_1 и Z_2 соответственно, а ρ – корреляция между ними. И пусть математические ожидания Z_1 и Z_2 равны μ_1 и μ_2 . Тогда выпишем условную плотность случайной величины $Z_2 \mid Z_1$ и покажем, что она должна быть плотностью

случайной величины с нормальным распределением:

$$\begin{aligned}
 f_{Z_2|Z_1}(z_2, z_1) &= \frac{f(z_2, z_1)}{f_{Z_1}(z_1)} \\
 &= \frac{\frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left(-\frac{1}{2} \cdot \frac{1}{1-\rho^2} \left(\frac{(z_1-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{z_1-\mu_1}{\sigma_1} \cdot \frac{z_2-\mu_2}{\sigma_2} + \frac{(z_2-\mu_2)^2}{\sigma_2^2}\right)\right)}{\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} \exp\left(-\frac{1}{2} \cdot \frac{(z_1-\mu_1)^2}{\sigma_1^2}\right)} \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi} \frac{\sigma_2}{\sigma_1} \sqrt{1-\rho^2}} \\
 &\cdot \exp\left(-\frac{1}{2} \cdot \frac{1}{1-\rho^2} \left(\rho^2 \frac{(z_1-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{z_1-\mu_1}{\sigma_1} \cdot \frac{z_2-\mu_2}{\sigma_2} + \frac{(z_2-\mu_2)^2}{\sigma_2^2}\right)\right) \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi} \frac{\sigma_2}{\sigma_1} \sqrt{1-\rho^2}} \exp\left(-\frac{1}{2} \cdot \frac{1}{1-\rho^2} \left(\rho \cdot \frac{z_1-\mu_1}{\sigma_1} - \frac{z_2-\mu_2}{\sigma_2}\right)^2\right)
 \end{aligned}$$

Получаем, что $Z_2 | Z_1$ имеет нормальное распределение с

$$\begin{aligned}
 \mathbb{E}(Z_2 | Z_1 = z_1) &= \mu_2 + \rho \cdot \sigma_2 \cdot \frac{z_1 - \mu_1}{\sigma_1} \\
 \text{Var}(Z_2 | Z_1 = z_1) &= \sigma_2^2(1 - \rho^2)
 \end{aligned}$$

Однако в нашем случае

$$Z_2 | Z_1 = \begin{cases} |\eta|, & Z_1 > 0 \\ 0, & Z_1 = 0 \\ -|\eta|, & Z_1 < 0 \end{cases}$$

Поскольку это распределение не является нормальным, мы получили противоречие, а значит, вектор \vec{Z} не является гауссовским.

Задача 4

#4.

$Y_n: Y_{n+1} = \alpha Y_n + X_n, \quad Y_0 = 0; n = 0, 1, \dots, |\alpha| < 1$, пусть X_n — независимые i.i.d. ст. норм. р.с.в.

(i) процесс Y_n — гаусс.

$Y_1 = X_0, Y_2 = \alpha X_0 + X_1, \dots \Rightarrow Y_n = \alpha^{n-1} X_0 + \alpha^{n-2} X_1 + \dots + X_{n-1} = \sum_{j=0}^{n-1} \alpha^{n-j-1} X_j$
 P-м крм распр. процесса $Y_t: (Y_1, Y_2, \dots, Y_n) = (X_0, \alpha X_0 + X_1, \dots, \sum_{j=0}^{n-1} \alpha^{n-j-1} X_j)$; мин. канд.
 компоненты крм распр. $Y: \sum_{m=1}^n \sum_{j=0}^{m-1} \alpha^{m-j-1} X_j = \sum_{m=1}^n \sum_{j=0}^{m-1} \frac{1}{\text{const}} \alpha^{m-j-1} X_j \sim N(\mu, \sigma^2)$ как мин. канд.

ст. норм. распр. с.в., \Rightarrow мин. канд. компоненты крм распр. процесса Y_n имеют норм. распр. \Rightarrow крм распр. — гаусс. вектор, $\Rightarrow Y_n$ — гаусс. процесс.

(ii) $\mathbb{E}[Y_n], \text{cov}(Y_n, Y_m)$ — ?

$$\mathbb{E}[Y_n] = \mathbb{E}\left[\sum_{j=0}^{n-1} \alpha^{n-j-1} X_j\right] = \sum_{j=0}^{n-1} \mathbb{E}[X_j] = 0;$$

$$\begin{aligned}
 \text{cov}(Y_n, Y_m) &= \text{cov}\left(\sum_{j=0}^{n-1} \alpha^{n-j-1} X_j, \sum_{k=0}^{m-1} \alpha^{m-k-1} X_k\right) = \left\{ \text{м.к. } X_i \perp X_j, i \neq j \Rightarrow \text{ковариации обнуляются} \right\} = \\
 &= \sum_{i=0}^{\min(n,m)-1} \alpha^{n-i-1} \alpha^{m-i-1} \text{Var}(X_i) = \sum_{i=0}^{\min(n,m)-1} \alpha^{n+m-2i-2} = \left\{ \text{м.к. } |\alpha| < 1 \Rightarrow \text{арит. ур. геом. пр.} \right\} = \frac{\alpha^{n+m-2} (1 - \alpha^{-2\min(n,m)})}{1 - \alpha^{-2}} = \\
 &= \frac{\alpha^{n+m-2} (\alpha^{2\min(n,m)} - 1) \alpha^2}{\alpha^{2\min(n,m)} (\alpha^2 - 1)} = \frac{\alpha^{n+m-2\min(n,m)} (\alpha^{2\min(n,m)} - 1)}{\alpha^2 - 1}
 \end{aligned}$$