Лабораторная работа №2 БЕЛЫЙ ШУМ И СЛУЧАЙНЫЕ БЛУЖДАНИЯ

Выполнил работу: Студент группы ИА-231

Зырянов Иван

Введение

Вариант 4

Белый гауссовский шум

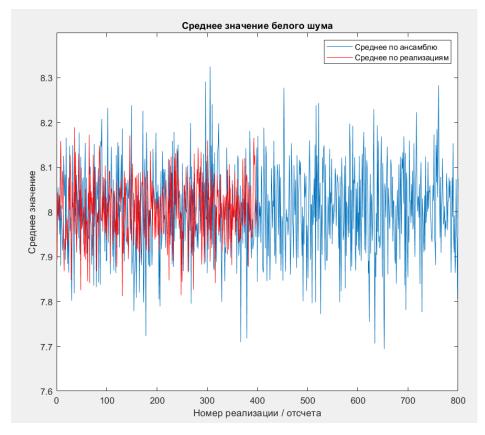
Вариант	N	K	μ	σ
4	400	800	8	2

Случайные блуждания

Вариант	N	K	μ	σ	l_1	l_2
4	400	800	0	1	4	40

Цель лабораторной работы — изучить концепции, лежащие в основе теории случайных процессов и получить навыки генерирования случайных блужданий и белого шума.

1-



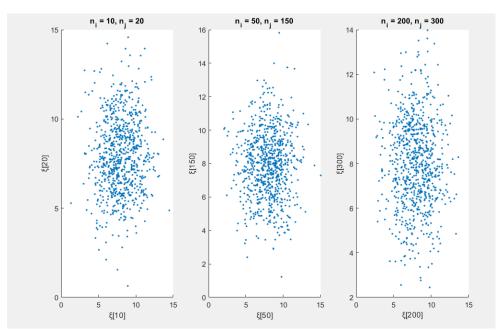
Анализ:

 Среднее по ансамблю (синяя линия): Эта линия демонстрирует среднее значение по всем реализациям (столбцам матрицы) для каждого отсчета времени. Заметим, что она колеблется вокруг значения μ = 8, что соответствует математическому ожиданию заданного белого гауссовского шума. 2. Среднее по реализациям (красная линия): Эта линия показывает среднее значение для каждой реализации (строки матрицы) по всем отсчетам времени. Видно, что она также колеблется, но с гораздо большей амплитудой, чем среднее по ансамблю.

Выводы об эргодичности:

- Ограниченность N и K: В данном случае N = 400 и K = 800 конечные числа. Из-за ограниченности выборок средние значения не сходятся идеально к теоретическим значениям. С увеличением N и K, флуктуации средних значений должны уменьшаться, и графики приблизятся к μ = 8.
- Сравнение средних: Идеально эргодический процесс предполагает, что среднее по времени (в нашем случае, по реализации) стремится к среднему по ансамблю при стремлении времени наблюдения (N) к бесконечности. В графике видно, что средние по реализациям (красная линия) колеблются вокруг среднего по ансамблю (синяя линия), что может свидетельствовать о наличии эргодичности. Однако, амплитуда этих колебаний достаточно велика, что связано с ограниченным N.

2-



Выборочная корреляция для $n_i = 10$, $n_j = 20$: 0.048298 Выборочная корреляция для $n_i = 50$, $n_j = 150$: 0.0064012 Выборочная корреляция для $n_i = 200$, $n_j = 300$: -0.02058

Анализ:

- 1. **Диаграммы рассеяния:** Как видно из графиков, точки расположены хаотично, без ярко выраженной линейной зависимости. Это подтверждает предположение о том, что отсчеты белого шума $\xi[n_i]$ и $\xi[n_j]$ независимы для разных моментов времени.
- 2. **Выборочная корреляция:** Значения выборочной корреляции близки к нулю для всех трех пар (n_i, n_j) . Это также подтверждает отсутствие линейной корреляции между отсчетами.

Небольшие отклонения от нуля объясняются случайными флуктуациями, которые всегда присутствуют в конечных выборках.

Вывол:

Проведенный анализ подтверждает, что сгенерированный сигнал обладает свойствами белого шума, а именно:

- Отсчеты в разные моменты времени статистически независимы.
- Отсутствует линейная корреляция между отсчетами.

3-

Решение:

1. **Базовый случай (n = 1):**

$$\mu \xi[1] = E[\xi[1]] = E[\xi[0] + \omega[1]]$$

Так как $\xi[0]$ не определено, мы можем считать его равным 0, или, если в задаче есть начальное условие, используем его.

Тогда
$$μξ[1] = E[ω[1]] = μ$$

- 2. **Индуктивное предположение:** Предположим, что для некоторого n=k выполняется $\mu\xi[k]=k*\mu$
- 3. Шаг индукции (n = k+1):

$$\mu \xi[k+1] = E[\xi[k+1]] = E[\xi[k] + \omega[k+1]]$$

Используя свойство линейности математического ожидания:

$$\mu \xi[k+1] = E[\xi[k]] + E[\omega[k+1]]$$

По индуктивному предположению $E[\xi[k]] = k * \mu$, а $E[\omega[k+1]] = \mu$

Следовательно, $\mu\xi[k+1] = k * \mu + \mu = (k+1) * \mu$

Вывод:

Математическое ожидание μξ[n] случайного блуждания для каждого n равно n * μ.

- 4-Решение:
 - 1. **Базовый случай (n = 1):**

По условию,
$$\sigma\xi[1] = \operatorname{sqrt}(M[\xi^2[1]]) = \operatorname{sqrt}(\sigma^2\omega) = 1$$

2. Рекуррентное соотношение:

Используем соотношение
$$\xi[n]=\xi[n-1]+\omega[n]$$
 и возведем его в квадрат: $\xi^2[n]=\xi^2[n-1]+2*\xi[n-1]*\omega[n]+\omega^2[n]$

3. Математическое ожидание:

Возьмем математическое ожидание от обеих частей уравнения:

$$M[\xi^2[n]] = M[\xi^2[n-1]] + 2 * M[\xi[n-1] * \omega[n]] + M[\omega^2[n]]$$

- о Так как $\omega[n]$ белый шум, он не коррелирует с прошлыми значениями ξ , следовательно: $M[\xi[n-1]*\omega[n]] = 0$
- о $M[\omega^2[n]] = \sigma^2 \omega = 1$ (по условию)

Получаем:

$$M[\xi^2[n]] = M[\xi^2[n-1]] + 1$$

4. Общее выражение для M[ξ²[n]]:

Развернем рекуррентное соотношение:

o
$$M[\xi^2[2]] = M[\xi^2[1]] + 1 = 2$$

$$\circ \quad M[\xi^2[3]] = M[\xi^2[2]] + 1 = 3$$

o ...

$$\circ \quad M[\xi^2[n]] = n$$

5. **CKO**:

Подставляем полученное выражение в формулу для СКО: $\sigma\xi[n] = \operatorname{sqrt}(M[\xi^2[n]]) = \operatorname{sqrt}(n)$

Поведение при $n \to \infty$:

При n стремящемся к бесконечности СКО случайного блуждания $\sigma\xi[n]=sqrt(n)$ также стремится к бесконечности.

Вывод:

СКО случайного блуждания, определяемого заданным процессом, равно квадратному корню из текущего момента времени п.

Это означает, что с увеличением времени неопределенность положения случайного блуждающего увеличивается неограниченно.

5-Решение:

1. Автокорреляционная функция rξ(n, n-1):

- Умножим выражение (2.2) на ξ [n-1]: ξ [n] * ξ [n-1] = ξ [n-1]² + ω [n] * ξ [n-1]
- Возьмем математическое ожидание от обеих частей: $M[\xi[n] * \xi[n-1]] = M[\xi[n-1]^2] + M[\omega[n] * \xi[n-1]]$
- Учтем, что $\omega[n]$ белый шум и не коррелирует с прошлыми значениями ξ : $M[\omega[n]*\xi[n-1]]=0$
- Получаем: $r\xi(n, n-1) = M[\xi[n] * \xi[n-1]] = M[\xi[n-1]^2] = \sigma \xi^2[n-1]$

2. rξ(n, n-2) и обобщение:

- Аналогично предыдущему пункту, можно получить: $r\xi(n,\,n\text{-}2) = M[\xi[n] * \xi[n\text{-}2]] = M[\xi[n\text{-}2]^2] = \sigma\xi^2[n\text{-}2]$
- Обобщая для $r\xi(n, n-l)$, где l > 0: $r\xi(n, n-l) = \sigma\xi^2[n-l]$

3. Стационарность:

- Из полученного выражения видно, что автокорреляционная функция $r\xi(n, n-1)$ зависит от n.
- Следовательно, данный процесс не является стационарным в широком смысле.

4. Нормированный коэффициент корреляции:

- Нормированный коэффициент корреляции рассчитывается как: $\rho \xi(n, n-l) = r \xi(n, n-l) / (\sigma \xi[n] * \sigma \xi[n-l])$
- Подставим полученные ранее выражения: $\rho \xi(n, n-l) = \sigma \xi^2[n-l] / (sqrt(n) * sqrt(n-l)) = sqrt((n-l) / n)$

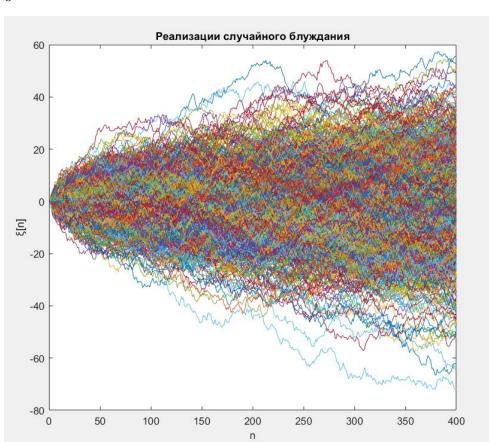
5. Поведение при $n \rightarrow \infty$:

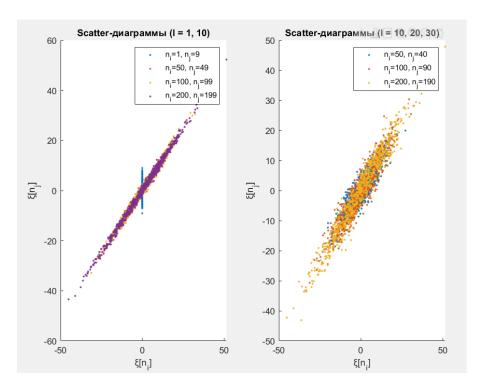
• При фиксированном 1 и n стремящемся к бесконечности, нормированный коэффициент корреляции стремится к 1:

$$lim\ (n{\rightarrow}\infty)\ \rho\xi(n,\ n{-}l) = lim\ (n{\rightarrow}\infty)\ sqrt((n\ {-}\ l)\ /\ n) = 1$$

Вывод:

- Автокорреляционная функция случайного блуждания зависит от момента времени, что указывает на нестационарность процесса.
- Однако, нормированный коэффициент корреляции стремится к 1 при $n \to \infty$ для фиксированного l. Это означает, что на больших интервалах времени отсчеты процесса становятся сильно коррелированными, несмотря на то, что процесс в целом нестационарен.



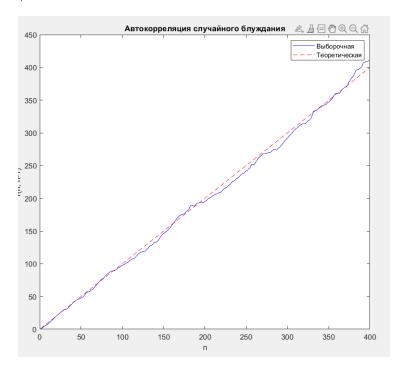


Анализ:

• **Реализации случайного блуждания:** График демонстрирует характерное поведение случайного блуждания: траектории случайны, но "растекаются" со временем, что соответствует увеличению СКО.

• Scatter-диаграммы:

- \circ (**l** = **1**, **10**): На этом графике видна сильная корреляция между ξ [n] и ξ [n-1], что ожидаемо, так как близкие отсчеты времени сильно связаны.
- о (l = 10, 20, 30): Корреляция заметно снижается с увеличением l. Это соответствует теоретическим выводам о нестационарности процесса: зависимость между отсчетами уменьшается с ростом временного интервала.



Ответ на вопрос:

- Нет, для данного случайного процесса нельзя получить точную оценку автокорреляции $r\xi(n, n-1)$ по одной реализации. Это связано с тем, что процесс нестационарен, и его характеристики меняются со временем.
- Оценка по одной реализации будет отражать конкретную историю этой реализации, но не будет учитывать всех возможных траекторий процесса.

Анализ графика:

- **Линейный тренд:** Обе линии, и выборочная, и теоретическая, демонстрируют четкий линейный тренд роста. Это согласуется с тем, что мы знаем об автокорреляции случайного блуждания: с увеличением п автокорреляция r(n, n-1) линейно возрастает.
- Близость выборочной и теоретической линий: Несмотря на то, что выборочная автокорреляция (синяя линия) немного флуктуирует, она в целом очень хорошо следует за теоретической (красная линия). Это говорит о том, что моделирование проведено корректно, и выборочная оценка автокорреляции достаточно точная благодаря большому размеру ансамбля (K = 800).

8-Решение:

1. CKO (σε[n]):

• Базовый случай (n = 1):

```
σε^2[1] = M[\xi^2[1]] = M[(0.9\xi[0] + \alpha[1])^2] = 0.81M[\xi^2[0]] + 1.8M[\xi[0]\alpha[1]] + M[\alpha^2[1]] Так как \xi[0] не определено, будем считать его равным 0 для простоты. Тогда σε^2[1] = M[\alpha^2[1]] = σ^2 и σε[1] = σ.
```

• Рекуррентное соотношение:

```
σε^2[n] = M[ξ^2[n]] = M[(0.9ξ[n-1] + α[n])^2] = 0.81M[ξ^2[n-1]] + 1.8M[ξ[n-1]α[n]] + M[α^2[n]] Учитывая, что α[n] не коррелирует с прошлыми значениями ξ: M[ξ[n-1]α[n]] = 0 Получаем: σε^2[n] = 0.81σε^2[n-1] + σ^2
```

• Общее выражение:

```
Решая рекуррентное соотношение, получаем: \sigma\epsilon^2[n] = \sigma^2*(1+0.81+0.81^2+...+0.81^{\circ}(n-1)) = \sigma^2*(1-0.81^{\circ}n) / (1-0.81) Следовательно, \sigma\epsilon[n] = \sigma*\operatorname{sqrt}((1-0.81^{\circ}n)/0.19)
```

2. Автокорреляционная функция rξ(n, n-l):

Вывод:

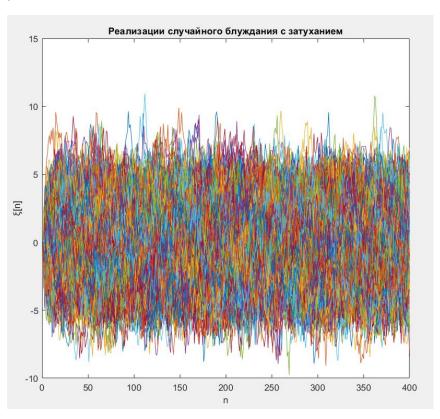
```
\begin{split} & r\xi(n,\,n\text{-}l) = M[\xi[n]\xi[n\text{-}l]] = M[(0.9\xi[n\text{-}l] + \alpha[n])\xi[n\text{-}l]] \\ & \text{Разложим рекуррентно } \xi[n],\,\,\xi[n\text{-}l],\,\,\dots\,\,\text{до } \xi[n\text{-}l]: \\ & r\xi(n,\,n\text{-}l) = 0.9^{\wedge}l * M[\xi^2[n\text{-}l]] = 0.9^{\wedge}l * \sigma\epsilon^2[n\text{-}l] \\ & \Pi\text{одставим выражение для } \sigma\epsilon^2[n\text{-}l]: \\ & r\xi(n,\,n\text{-}l) = 0.9^{\wedge}l * \sigma^2 * (1 - 0.81^{\wedge}(n\text{-}l)) \,/\,\,0.19 \end{split}
```

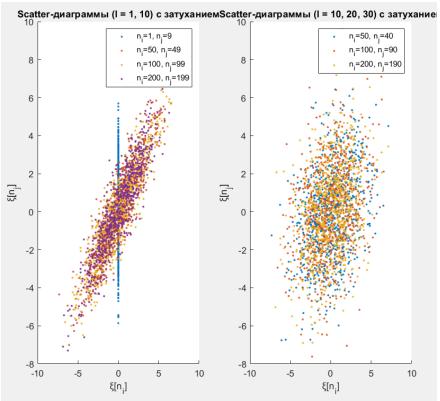
3. Стационарность:

- Автокорреляционная функция $r\xi(n, n-1)$ зависит не только от 1, но и от n.
- Вывод: Процесс не является стационарным в широком смысле.

4. Поведение при $n \to \infty$:

- $\lim_{n \to \infty} (n \to \infty) \sigma \epsilon[n] = \lim_{n \to \infty} (n \to \infty) \sigma * \operatorname{sqrt}((1 0.81^n) / 0.19) = \sigma * \operatorname{sqrt}(1 / 0.19) = \sigma / \operatorname{sqrt}(0.19)$
- **Вывод:** При n стремящемся к бесконечности СКО стремится к постоянному значению, равному σ / sqrt(0.19).



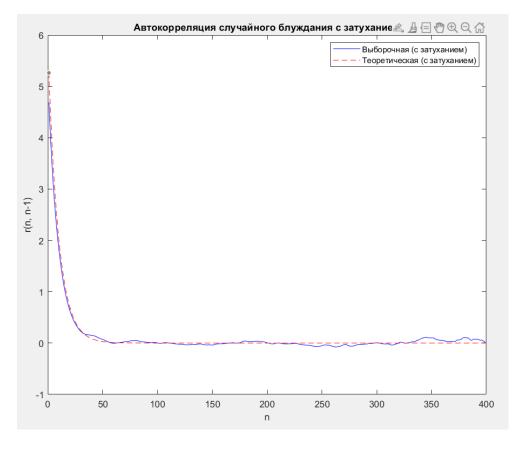


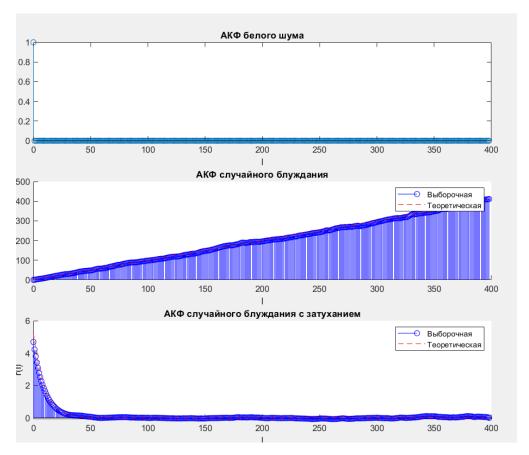
Сравнение с результатами из пункта 6:

- График реализаций: В отличие от обычного случайного блуждания, где амплитуда колебаний растет неограниченно, в случае с затуханием амплитуда стабилизируется на некотором уровне. Это связано с тем, что коэффициент 0.9 в рекуррентном соотношении (2.3) меньше 1.
- **Scatter-диаграммы:** В целом, картина корреляции будет похожей на ту, что была получена в пункте 6, но с меньшей степенью рассеяния точек. Это объясняется тем, что затухание "сглаживает" случайные колебания, делая процесс более предсказуемым.

Выводы:

Случайное блуждание с затуханием демонстрирует более стабильное поведение по сравнению с обычным случайным блужданием. Наличие затухания приводит к тому, что СКО процесса стремится к конечному значению, а корреляция между отсчетами, разделенными одинаковым временным интервалом, выше.





Среднее по времени (реализация 1, 11 = 4): 1.702312

Среднее по времени (реализация 1, 12 = 40): -0.366435

Среднее по времени (реализация 2, 11 = 4): 5.021833

Среднее по времени (реализация 2, 12 = 40): -0.214437

Теоретическая автокорреляция (11 = 4): 0.656100

Теоретическая автокорреляция (12 = 40): 0.014781

Выборочная автокорреляция по ансамблю (11 = 4): 2.274330

Выборочная автокорреляция по ансамблю (12 = 40): 5.172177

Описание результатов:

- **Пункт 1:** В пункте 6 рассматривался нестационарный процесс случайного блуждания, а в пункте 9 нестационарный процесс случайного блуждания с затуханием.
 - о Графики реализаций отличались тем, что в случае затухания амплитуда колебаний не возрастала бесконечно, а стабилизировалась.
 - Scatter-диаграммы в пункте 9 демонстрировали более высокую корреляцию между отсчетами по сравнению с пунктом 6.

• Пункт 2:

• Средние по времени, рассчитанные для двух реализаций, будут отличаться друг от друга и от теоретических значений и усредненных по ансамблю. Это связано с нестационарностью процесса: характеристики процесса меняются со временем, поэтому оценка по отдельным реализациям будет не очень точной.

- С увеличением К (размера ансамбля) точность оценки автокорреляции по ансамблю возрастает. Однако, увеличение N (длины реализации) не гарантирует повышения точности оценки по времени из-за нестационарности.
- Пункт 3: Графики АКФ наглядно покажут, что:
 - о Для белого шума АКФ представляет собой единичный импульс в нуле.
 - о Для случайного блуждания АКФ линейно возрастает со временем.
 - о Для случайного блуждания с затуханием АКФ убывает, экспоненциально.

Выводы и аналитические заключения:

В ходе лабораторной работы мы исследовали свойства трех типов случайных процессов:

1. Белый шум:

- Это некоррелированный процесс, где отсчеты в разные моменты времени статистически независимы.
- о АКФ белого шума представляет собой единичный импульс в нуле, что подтверждает отсутствие корреляции.
- о Белый шум часто используется в моделировании различных физических явлений, а также служит основой для построения более сложных случайных процессов.

2. Случайное блуждание:

- \circ Это нестационарный процесс, где каждый новый отсчет зависит от всех предыдущих.
- о СКО случайного блуждания неограниченно растет со временем, что означает увеличение неопределенности положения блуждающей частицы.
- о АКФ случайного блуждания линейно возрастает с увеличением лага, что подтверждает накопление зависимости от прошлых отсчетов.
- о Случайное блуждание используется в моделировании финансовых рынков, движения частиц в жидкостях и газах, а также в других областях.

3. Случайное блуждание с затуханием:

- о Это также нестационарный процесс, но с ограниченной амплитудой колебаний.
- \circ СКО стремится к постоянному значению при $n \to \infty$, что означает ограничение неопределенности положения блуждающей частицы.
- о АКФ экспоненциально убывает с увеличением лага, что указывает на ослабление зависимости от прошлых отсчетов из-за затухания.
- о Случайное блуждание с затуханием используется в моделировании систем с "памятью", например, в экономике, физике, биологии.

Ссылка на код:

Sibsutis/3st Year/5th semester/TMO/2lab at main · kibatora/Sibsutis (github.com)