

Санкт-Петербургский государственный университет  
Прикладная математика и информатика

**Кононыхин Иван Александрович**

**Выпускная квалификационная работа**

**ОБНАРУЖЕНИЕ РАЗЛАДКИ С ПОМОЩЬЮ МЕТОДА SSA**

Уровень образования: магистратура

Направление 01.04.02 «Прикладная математика и информатика»

Основная образовательная программа ВМ.5751.2020 «Математическое моделирование,  
программирование и искусственный интеллект»

Научный руководитель:

Доцент, кафедра статистического  
моделирования

к. ф.-м. н., доцент Н. Э. Голяндина

Рецензент:

Лектор, Университет Кардиффа  
(Великобритания)

к. ф.-м. н. А. Н. Пепелышев

Санкт-Петербург

2022

Saint Petersburg State University  
Applied Mathematics and Computer Science  
Statistical Modelling

**Kononykhin Ivan**

**Graduation Project**

**CHANGE-POINT DETECTION BY THE SSA METHOD**

Scientific Supervisor:

PhD, Department of Statistical Modelling

N. Golyandina

Reviewer:

PhD, Lecturer, Cardiff University

A. Pepelyshev

Saint Petersburg

2022

# Оглавление

<b>Введение</b>	5
<b>Глава 1. Анализ сингулярного спектра</b>	7
1.1. Алгоритм базового метода SSA	7
1.1.1. Вложение	7
1.1.2. Сингулярное разложение	7
1.1.3. Группировка	8
1.1.4. Реконструкция	8
1.2. Ранги ряда	8
1.2.1. Пример	9
<b>Глава 2. Поиск разладки</b>	10
2.1. Матрица неоднородности и функции неоднородности	10
2.1.1. Матрица неоднородности	10
2.1.2. Функции обнаружения	12
2.2. Однородность и неоднородность	13
2.2.1. Типы неоднородности	13
<b>Глава 3. Численное сравнение функций разладки</b>	15
3.1. Постановка задачи	15
3.2. Организация численного эксперимента	16
3.2.1. Ряды без шума	18
3.2.2. Ряды с шумом	24
3.3. Выводы	31
<b>Глава 4. Аналитическая оценка индекса неоднородности при изменении частоты гармоник</b>	32
4.1. Аппроксимация индекса однородности	32
4.1.1. Знаменатель	33
4.1.2. Числитель	33
4.2. Индекс неоднородности	34
4.3. Проверка точности аппроксимации	35

4.3.1.	Одинаковые частоты . . . . .	35
4.3.2.	$L\omega_1$ и $L\omega_2$ целые, $\omega_1 \neq \omega_2$ . . . . .	35
4.3.3.	Зависимость от $L$ . . . . .	35
4.3.4.	Зависимость от разности $\omega_1$ и $\omega_2$ . . . . .	36

<b>Глава 5.</b>	<b>Система обнаружения структурной неоднородности ряда с ав-</b>	
	<b>томатически выстраиваемым порогом срабатывания . . . . .</b>	<b>38</b>
5.1.	Оценка $\gamma^*$ . . . . .	39
5.1.1.	Нижняя граница . . . . .	39
5.1.2.	Верхняя граница . . . . .	39
5.2.	Аппроксимация переходного интервала . . . . .	40
5.3.	Алгоритм работы . . . . .	43
5.4.	Оценка системы . . . . .	43
5.5.	Параметры системы . . . . .	46
5.5.1.	Оценка параметров: $T$ . . . . .	46
5.5.2.	Оценка параметров: $B$ . . . . .	51
5.6.	Обобщение . . . . .	51
5.6.1.	Упрощение: $\sigma^2$ . . . . .	52
5.6.2.	Упрощение: $\omega_1$ . . . . .	52
5.7.	Упрощенный алгоритм . . . . .	52
5.8.	Тестирование . . . . .	53
<b>Заключение . . . . .</b>		<b>61</b>
<b>Список литературы . . . . .</b>		<b>62</b>

## Введение

Будем называть временной ряд  $F_N = (f_1, \dots, f_N)$  **однородным**, если он управляется неким линейным рекуррентным соотношением LRR  $f_{n+r} = \sum_{i=1}^r \alpha_i \cdot f_{n+r-i}$ ,  $\alpha_i \neq 0$ , размерность  $r$  которого мала по отношению к  $N$ .

Предположим, что из-за внешнего воздействия (или по другой причине) однородный временной ряд подвергается мгновенному возмущению, то есть он перестает следовать исходному LRR. Однако по прошествии определенного периода времени он снова становится управляемым неким LRR, которое может отличаться от исходного. В результате, ряд в целом перестает быть однородным и возникает проблема изучения этой неоднородности.

Метод, основанный на алгоритме SSA (Singular Spectrum Analysis) [1, 2, 3], позволяет изучить эту неоднородность. Основная идея состоит в исследовании расстояний между подпространством  $\mathfrak{L}_\tau$  пространства  $\mathbb{R}^K$ , натянутого на некий набор собственных векторов SVD - разложения траекторной матрицы  $\mathbf{X}$ . При отсутствии неоднородности в ряде все подряды ряда  $F_N$  будут лежать в  $\mathfrak{L}_\tau$ , однако, при возникновении неоднородности в момент  $Q$ , подряды ряда  $F_N$  после этого момента покинут  $\mathfrak{L}_\tau$ . На основе этой идеи проводятся исследования типов неоднородности, функций обнаружения неоднородности и создаются системы, сигнализирующие о наличии неоднородности во временных рядах, а также оценивается момент возмущения  $Q$ .

В работе [2] описана система обнаружения изменения механизма генерации временного ряда на основе порога расстояний между  $\mathfrak{L}_\tau$ , образованного однородной частью ряда и итеративно рассматриваемых векторов вложения исходного ряда. Рассматриваются стандартизированные расстояния  $\mathfrak{D}$ , асимптотически имеющие распределение  $N(0, 1)$ . Для заданного уровня значимости  $\alpha$  определяется значение  $(1 - \alpha)$  квантиля  $t_\alpha : \Phi(t_\alpha) = 1 - \alpha$ , где  $\Phi(\cdot)$  — функция распределения  $N(0, 1)$ . Таким образом, сигнал о наличии структурных изменений ряда поступает при преодолении стандартизированными  $\mathfrak{D}$  значение  $t_\alpha$ .

В работе [3] используется т.н. «CUSUM-статистика» — рекуррентная формула описывающая приращение расстояний с поправкой на размерность траекторной матрицы. Метод обнаруживает структурные изменения ряда если значения данной статистики превышает порог, вычисленный на основе  $(1 - \alpha)$  - квантиля стандартного нормального

распределения.

В данной работе анализ разладки заключается в использовании индекса неоднородности [1], на основе которого строится матрица разладки. Функциями обнаружения неоднородности выступают строковые, столбцовые и диагональные подмножества этой матрицы. Основной целью работы выступает сравнение методов обнаружения неоднородности в синусоидальных рядах для всех типов разладки, аналитическая аппроксимация индекса неоднородности, попытки анализа поведения переходного интервала строковой функции обнаружения и создание системы обнаружения неоднородности на основе полученных результатов.

Главы 1 и 2 носят реферативный характер.

В «Главе 1» приведена теория базового алгоритма SSA.

В «Главе 2» введены индекс неоднородности, матрица разладки, функции обнаружения и обобщаются типы неоднородности.

«Глава 3» посвящена численному сравнению функций обнаружения неоднородностей на синусоидальных временных рядах с шумом и без. Неоднородность рядов задавалась изменением частоты, амплитуды, фазовым сдвигом и выбросом.

«Глава 4» посвящена аналитическому анализу индекса неоднородности, его упрощению и аналитической аппроксимацией. Приведены численные эксперименты, показывающие условие сходимости аналитической аппроксимации и точной формулы.

«Глава 5» посвящена созданию системы, которая обнаруживает момент возникновения неоднородности не позже, чем через заданный интервал времени. Также анализируется поведение строковой функции обнаружения неоднородности на переходном интервале.

## Глава 1

## Анализ сингулярного спектра

## 1.1. Алгоритм базового метода SSA

Определим метод SSA как любой метод, состоящий из четырех этапов, описанных ниже. Обозначим входной объект как  $F_N$  — упорядоченный набор из  $N$  действительных чисел (временной ряд).

## 1.1.1. Вложение

Процедура вложения переводит исходный временной ряд  $F_N = (f_1, \dots, f_N)$  в последовательность многомерных векторов вложения

$$X_i = (f_i, \dots, f_{i+L-1})^T, \quad 1 \leq i \leq K$$

размерности  $L$  (длина окна), где  $K = N - L + 1$ .

Создается траекторная матрица  $\mathbf{X} = [X_1, \dots, X_K]$  размерности  $L \times K$ , имеющую Ганкелеву структуру с одинаковыми значениями на анти-диагоналях

$$\mathbf{X} = \begin{pmatrix} f_1 & f_2 & f_3 & \dots & f_K \\ f_2 & f_3 & f_4 & \dots & f_{K+1} \\ f_3 & f_4 & f_5 & \dots & f_{K+2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \\ f_L & f_{L+1} & f_{L+2} & \dots & f_N \end{pmatrix}. \quad (1.1)$$

## 1.1.2. Сингулярное разложение

Результатом этого шага является сингулярное разложение траекторной матрицы  $\mathbf{X}$ .

Пусть  $\mathbf{S} = \mathbf{X}\mathbf{X}^T$ ,  $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_L \geq 0$  — собственные числа матрицы  $\mathbf{S}$ ,  $d = \text{rank } \mathbf{X} = \max\{j : \lambda_j > 0\}$ ,  $U_1, \dots, U_d$  — ортонормированный набор собственных векторов матрицы  $\mathbf{S}$ , соответствующий собственным числам, и  $V_j = \mathbf{X}^T U_j / \sqrt{\lambda_j}$ ,  $j = 1, \dots, d$  — факторные векторы. Тогда разложение будет иметь вид

$$\mathbf{X} = \sum_{i=1}^d \mathbf{X}_i, \quad \mathbf{X}_i = \sqrt{\lambda_i} U_i V_i^T. \quad (1.2)$$

### 1.1.3. Группировка

На основе разложения шага 2 процедура группировки делит множество индексов  $\{1, \dots, d\}$  на  $m$  непересекающихся подмножеств  $I_1, \dots, I_m$ .

Пусть  $I = \{i_1, \dots, i_p\} \subset \{1, \dots, d\}$  - набор индексов. Тогда результирующая матрица  $\mathbf{X}_I$ , соответствующая группе  $I = \{i_1, \dots, i_p\}$  определяется как

$$\mathbf{X}_I = \mathbf{X}_{i_1} + \dots + \mathbf{X}_{i_p}.$$

Такие матрицы вычисляются для  $I = \{I_1, \dots, I_m\}$ , тем самым, разложение (1.2) может быть записано в сгруппированном виде

$$\mathbf{X} = \mathbf{X}_{I_1} + \dots + \mathbf{X}_{I_m}. \quad (1.3)$$

### 1.1.4. Реконструкция

На последнем шаге базового алгоритма каждая матрица сгруппированного разложения (1.3) преобразуется в новый ряд длины  $N$  диагональным усреднением элементов.

Пусть  $Y$  — матрица  $L \times K$  с элементами  $y_{ij}$ , где  $1 \leq i \leq L$ ,  $1 \leq j \leq K$ . Обозначим  $L^* = \min(L, K)$ ,  $K^* = \max(L, K)$ . Пусть  $y_{ij}^* = y_{ij}$  если  $L < K$  и  $y_{ij}^* = y_{ji}$  в противном случае. Диагональное усреднение преобразует матрицу  $Y$  в ряд  $g_0, \dots, g_{N-1}$  по формуле

$$g_k = \begin{cases} \frac{1}{k+1} \sum_{m=1}^{k+1} y_{m,k-m+2}^* & 0 \leq k < L^* - 1, \\ \frac{1}{L^*} \sum_{m=1}^{L^*} y_{m,k-m+2}^* & L^* - 1 \leq k < K^*, \\ \frac{1}{N-k} \sum_{m=k-K^*+2}^{N-K^*+1} y_{m,k-m+2}^* & K^* \leq k < N. \end{cases} \quad (1.4)$$

Применяя диагональное усреднение (1.4) к результирующим матрицам  $\mathbf{X}_{\mathbf{I}_k}$ , получаем  $m$  рядов  $\tilde{F}_k = (\tilde{f}_0^{(k)}, \dots, \tilde{f}_{N-1}^{(k)})$ . Тогда исходный ряд  $F_N$  раскладывается в сумму рядов:

$$F_N = \sum_{k=1}^m \tilde{\mathbb{X}}_k.$$

## 1.2. Ранги ряда

Рассмотрим ряд  $F_N = (f_1, \dots, f_N)$ . После процедуры вложения мы получаем подряды длины  $L$  :  $X_i^{(L)} = X_i = (f_i, \dots, f_{i+L-1})^T$ ,  $1 \leq i \leq K$ ,  $\mathfrak{L}^{(L)} = \mathfrak{L}^{(L)}(F_N) \stackrel{\text{def}}{=} \text{span}(X_1, \dots, X_K)$  — траекторное пространство ряда  $F_N$ .



Будем говорить, что ряд имеет  $L$ -ранг  $d$ , если  $\dim \mathfrak{L}^{(L)} = d$  и записывать это как  $\text{rank}_L(F_N) = \text{rank}(\mathbf{X}) = \text{rank}(\mathbf{X}\mathbf{X}^T) = \text{rank}(\mathbf{X}^T\mathbf{X}) = d$ . Справедливым равенство будет в том случае, если  $d \leq \min(L, K)$ . Если же равенство  $\text{rank}_L(F_N) = d < \frac{N}{2}$  будет достигаться  $\forall$  допустимого  $L$ , то говорим, что ряд  $F_N$  имеет ранг  $d$  ( $\text{rank}(F_N) = d$ ) и при существовании такого  $d$  ряд  $F_N$  — ряд конечного ранга.

Если же мы рассмотрим бесконечный временной ряд  $F = (\dots, f_{-1}, f_0, f_1, \dots)$ , то такой ряд будем называть рядом конечного ранга тогда и только тогда, когда он управляется LRR размерности  $d$ , то есть существуют такие  $\alpha_1, \dots, \alpha_d \forall n : f_{n+r} = \sum_{i=1}^r \alpha_i \cdot f_{n+r-i}$ ,  $\alpha_d \neq 0$ .

### 1.2.1. Пример

Рассмотрим ряд  $F_N = C \sin(2\pi\omega n + \phi)$ ,  $\phi \in [0, 2\pi)$ ,  $\omega \in [0, \frac{1}{2}]$ . Если  $\omega < \frac{1}{2}$ , то  $\forall L \geq 2$  и  $N \geq L + 1$  сингулярное разложение траекторной матрицы имеет 2 члена (то есть ранг равен 2). При  $\omega = \frac{1}{2}$  ранг равен 1. Отсюда, на практике при SSA разложении в такого вида рядах (где сигнал задан синусом) даже при наличии шума, в качестве количества рассматриваемых собственных векторов указывают  $r = 2$ , что соответствует компонентам сигнала.

## Глава 2

### Поиск разладки

Основная идея метода решения задачи обнаружения структурных изменений может быть описана следующим образом. Временной ряд  $F_N$ , управляемый LRR, характеризуется тем, что для достаточно больших значений длины окна  $L$  (Раздел 1.1.1) (это значение должно быть больше размерности минимального LRR) векторы вложения принадлежат одному и тому же линейному пространству  $\mathfrak{L}^{(L)}$  независимо от  $N$  (если  $N$  достаточно велико). Таким образом, нарушения однородности ряда могут быть описаны в терминах соответствующих векторов вложения: возмущения заставляют эти векторы покидать пространство  $\mathfrak{L}^{(L)}$ . Соответствующие расхождения определяются в терминах расстояний между векторами вложения длины  $L$  и пространством  $\mathfrak{L}^{(L)}$ , которые могут быть определены для различных частей ряда (например, до и после возмущения).

## 2.1. Матрица неоднородности и функции неоднородности

### 2.1.1. Матрица неоднородности

Рассмотрим два временных ряда  $F^{(1)} = F_{N_1}^{(1)}$  и  $F^{(2)} = F_{N_2}^{(2)}$  и зададим число  $L : 2 \leq L \leq \min(N_1 - 1, N_2)$ . Обозначим  $\mathfrak{L}^{(L,1)}$  линейное пространство, натянутое на векторы вложения длины  $L$  ряда  $F^{(1)}$ .

Пусть  $U_l^{(1)} (l = 1, \dots, L)$  — левые сингулярные векторы траекторной матрицы ряда  $F^{(1)}$ . Для  $l > d \stackrel{\text{def}}{=} \dim \mathfrak{L}^{(L,1)}$  в качестве собственных векторов  $U_l^{(1)}$  мы берем векторы из любого ортонормированного базиса пространства, ортогонального  $\mathfrak{L}^{(L,1)}$ .

Пусть  $I = \{i_1, \dots, i_r\}$  — подмножество  $\{1, \dots, L\}$  и  $\mathfrak{L}_r^{(1)} \stackrel{\text{def}}{=} \text{span}(U_l^{(1)}, l \in I)$ . Обозначим через  $X_1^{(2)}, \dots, X_{K_2}^{(2)} (K_2 = N_2 - L + 1)$  векторы вложения длины  $L$  временного ряда  $F^{(2)}$ .

Введем меру, называемую **индексом неоднородности**, которая характеризует несоответствие между рядом  $F^{(2)}$  и структурой ряда  $F^{(1)}$  (описываемой подпространством  $\mathfrak{L}_r^{(1)}$ ):

$$\begin{aligned}
g(F^{(1)}; F^{(2)}) &= \frac{\sum_{l=1}^{K_2} \text{dist}^2(X_l^{(2)}, \mathfrak{L}_r^{(1)})}{\sum_{l=1}^{K_2} \|X_l^{(2)}\|^2} = \\
&= \frac{\sum_{l=1}^{K_2} (\|X_l^{(2)}\|^2 - \sum_{i=1}^r \langle X_l^{(2)}, U_i^{(1)} \rangle^2)}{\sum_{l=1}^{K_2} \|X_l^{(2)}\|^2} = 1 - \frac{\sum_{l=1}^{K_2} \sum_{i=1}^r \langle X_l^{(2)}, U_i^{(1)} \rangle^2}{\sum_{l=1}^{K_2} \|X_l^{(2)}\|^2}.
\end{aligned} \tag{2.1}$$

Значения  $g$  принадлежат интервалу  $[0, 1]$ .

Введем обозначения:

1. Исходный временной ряд  $F_N : F_N = (f_1, \dots, f_N), N > 2$ ;
2. Подряды (интервалы)  $F_{i,j}$  временного ряда  $F_N : F_{i,j} = (f_i, \dots, f_j), 1 \leq i < j \leq N$ ;
3. Длина окна  $L : 1 < L < N$ ;
4. Длина  $B$  базовых подрядов ряда  $F_N : B > L$ ;
5. Длина  $T$  тестовых подрядов ряда  $F_N : T \geq L$ ;
6. Предполагаем набор  $I = \{j_1, \dots, j_r\}$  натуральных чисел:  $j < \min(L, B - L + 1) \forall j \in I$ .
7. Базовые пространства ( $i = 1, \dots, N - B + 1$ ) натянуты на собственные векторы с индексами из  $I$ , полученные сингулярным разложением траекторных матриц  $\mathbf{X}^{(i,B)}$  ряда  $F_{i,i+B-1}$  с длиной окна  $L$ . Соответствующий набор собственных троек называется **базовым набором собственных троек**.

Учитывая эти обозначения, матрица  $\mathbf{G} = \mathbf{G}_{B,T}$ , состоящая из элементов  $g_{ij}$ :

$$g_{ij} = g(F_{i,i+B-1}; F_{j,j+T-1}), \tag{2.2}$$

$$1 \leq i \leq N - B + 1, \quad 1 \leq j \leq N - T + 1,$$

есть **матрица неоднородности** ( $H - matrix$ ) временного ряда  $F_N$ . Отсюда следует, что пространство  $\mathfrak{L}_{I,B}^{(L,i)}$  соответствует пространству  $\mathfrak{L}_r^{(1)}$ . Ряд  $F_{i,i+B-1}$  называют **базовым подрядом** (или базовым интервалом), а  $F_{j,j+T-1}$  — **тестовым подрядом** (интервалом). По определению, величина  $g_{ij}$  является нормированной суммой расстояний между  $L$ -сдвинутыми векторами тестового подряда и линейным пространством  $\mathfrak{L}_{I,B}^{(L,i)}$ .

### 2.1.2. Функции обнаружения

На основе матрицы неоднородности  $\mathbf{G}$  введем различные функции обнаружения.

#### 1. Строковая функция обнаружения

Строковой функцией обнаружения является ряд  $D_{T,N}^{(r)}$  с членами, определяемыми

$$d_{n-1}^{(r)} \stackrel{\text{def}}{=} g(F_{1,B}; F_{n-T+1,n}), \quad T \leq n \leq N, \quad (2.3)$$

что соответствует обнаружению изменений по отношению к начальной части ряда (или, точнее, к его первым  $B$  членам, которые представлены пространством  $\mathfrak{L}_{I,B}^{(L,1)}$ ).

#### 2. Столбцовая функция обнаружения

Столбцовой функцией обнаружения является ряд  $D_{B,N}^{(c)}$  с членами, определяемыми

$$d_{n-1}^{(c)} \stackrel{\text{def}}{=} g(F_{n-B+1,n}; F_{1,T}), \quad B \leq n \leq N. \quad (2.4)$$

#### 3. Функция диагонального обнаружения

Функцией диагонального обнаружения является ряд  $D_{T+B,N}^{(d)}$  с членами, определяемыми

$$d_{n-1}^{(d)} \stackrel{\text{def}}{=} g(F_{n-T-B+1,n-T+1}; F_{n-T+1,n}), \quad T+B \leq n \leq N. \quad (2.5)$$

Поскольку промежуток между базовым и тестовым интервалами отсутствует, данная функция обнаружения может использоваться для обнаружения резких структурных изменений на фоне медленных.

#### 4. Функция симметричного обнаружения

Пусть  $T = B$ . Функцией симметричного обнаружения является ряд  $D_{B,N}^{(s)}$  с членами, определяемыми

$$d_{n-1}^{(s)} \stackrel{\text{def}}{=} g(F_{n-B+1,n}; F_{n-B+1,n}), \quad B \leq n \leq N. \quad (2.6)$$

Эта функция обнаружения измеряет качество приближения базового ряда выбранными собственными тройками.

## 2.2. Однородность и неоднородность

Пусть  $F_N$  — однородный временной ряд, управляемый минимальным LRR размерности  $d$ . Выберем  $L$  и  $r$  такие, что  $L \geq d$ ,  $d \leq r \leq \min(L, N - L + 1)$ .

Если выбрать  $I = \{1, \dots, r\}$ , то матрица неоднородности (2.1) будет нулевой, поскольку  $B \geq L$ ,  $\forall i$   $\mathfrak{L}^{(L)}(F_{i,i+B-1}) = \mathfrak{L}^{(L)}(F_N)$ , следовательно, все векторы вложения длины  $L$  ряда  $F_{j,j+T-1}$  лежат в пространстве  $\mathfrak{L}^{(L)}(F_{i,i+B-1}) \forall i, j$ . Это означает, что любой однородный ряд  $F_N$  порождает нулевую матрицу неоднородности, а наличие ненулевых элементов  $g_{ij}$  в этой матрице свидетельствует о нарушении однородности.

Рассмотрим несколько типов нарушений.

### 2.2.1. Типы неоднородности

Как указывалось ранее, временной ряд  $F_N$  задан LRR до определенного времени  $Q$ . Затем происходит мгновенное возмущение, хотя через короткое время ряд снова становится однородным и подчиняется LRR, которое может отличаться от исходного.

Если начальное LRR восстанавливается, то мы имеем **временное** нарушение структуры временного ряда. В противном случае нарушение является **постоянным**.

Момент времени  $Q$  будем называть **моментом возмущения** или **точкой изменения**. Положим  $d = \text{rank}_L(F_{1,Q-1})$ .

Предположим, что через некоторое время  $S \geq 0$  после возмущения, временной ряд стал опять однородным (ряд  $F_{Q+S,N}$ ). Обозначим  $d_1 = \text{rank}_L(F_{Q+S,N})$ . Временной интервал  $[Q, Q+S]$  называется **переходным интервалом** (поведение ряда на котором нас не интересует).

Пусть  $L \geq \max(d, d_1)$ . Дополнительно введем ограничения  $L \leq Q - 1$  и  $L \leq N - Q - S + 1$ . Если векторы вложения длины  $L$  ряда  $F_N$  покрывают исходное подпространство  $\mathfrak{L}^{(L)}(F_{1,Q-1})$  после того, как они покинули переходный интервал (то есть  $\mathfrak{L}^{(L)}(F_{1,Q-1}) = \mathfrak{L}^{(L)}(F_{Q+S,N})$ ), тогда обе однородные части временного ряда соответствуют одному минимальному LRR — случай временной неоднородности. Отсюда вытекает случай постоянной неоднородности.

Опишем вид матрицы неоднородности. Пусть длины базового и тестового интервалов удовлетворяют условию  $\max(B, T) < Q$ . Предположим, что  $I = \{1, \dots, r\}$  и  $r = d \leq \min(L, B - L + 1)$ . Тогда все элементы  $g_{ij}$  матрицы  $\mathbf{G}_{B,T}$  равны нулю для  $i + B \leq Q$  и  $j + T \leq Q$ . Это связано с тем, что для этих индексов, и базовый, и тестовый

подряды исходного ряда  $F_N$  также являются подрядами однородного ряда  $F_{1,Q-1}$ . Значения остальных элементов матрицы неоднородности зависят от типа неоднородности и значений параметров.

Схематично, общая форма матрицы неоднородности изображена на Рис. 2.1

Регион  $\mathcal{A}$  соответствует элементам  $g_{ij}$  где ряды  $F_{i,i+B-1}$  и  $F_{j,j+T-1}$  являются подрядами однородного ряда  $F_{1,Q-1}$ . Отсюда следует, что данный регион состоит из нулевых элементов.

В регионе  $\mathcal{D}$  те же самые ряды являются подрядами ряда  $F_{Q+S,N}$ . Поэтому, если размерность  $d_1$  ряда  $F_{Q+S,N}$  не больше размерности  $d$  ряда  $F_{1,Q-1}$ , то данный регион матрицы также состоит из нулевых элементов.

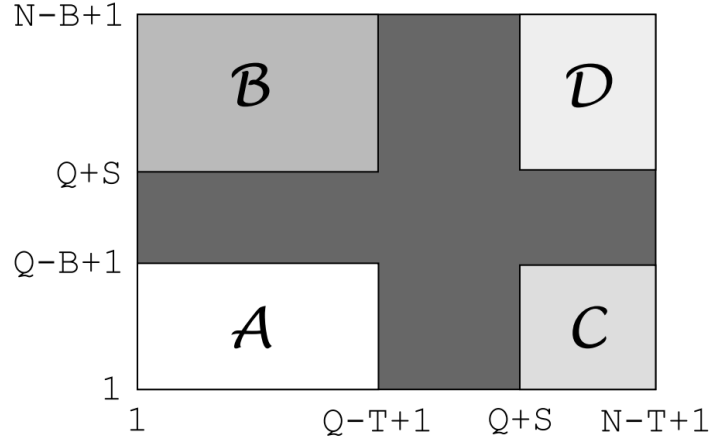


Рис. 2.1. Общая форма матрицы неоднородности.

**Крест неоднородности** — регион в матрице неоднородности с индексами элементов

$$Q - B + 1 \leq i \leq Q + S - 1, \quad Q - T + 1 \leq j \leq Q + S - 1.$$

Эти элементы соответствуют тому, что либо тестовый интервал, либо базовый имеет пересечение с переходным.

## Глава 3

**Численное сравнение функций разладки**

Так как у нас есть четыре функции обнаружения неоднородности:

1. Строковая:  $d_{n-1}^{(r)} \stackrel{\text{def}}{=} h_{b-T}^{(r,1)} = g(F_{1,B}; F_{n-T+1,n}), T \leq n \leq N.$
2. Столбцовая:  $d_{n-1}^{(c)} \stackrel{\text{def}}{=} h_{n-B}^{(1,c)} = g(F_{n-B+1,n}; F_{1,T}), B \leq n \leq N.$
3. Диагональная:  $d_{n-1}^{(d)} \stackrel{\text{def}}{=} h_{n-T-B}^{(d,B)} = g(F_{n-T-B+1,n-T+1}; F_{n-T+1,n}), T+B \leq n \leq N.$
4. Симметричная:  $d_{n-1}^{(s)} \stackrel{\text{def}}{=} h_{n-B}^{(s)} = g(F_{n-B+1,n}; F_{n-B+1,n}), B \leq n \leq N.$

можем экспериментальным путем попытаться определить, какая из них лучше обнаруживает разладку в ряде.

**3.1. Постановка задачи**

Рассмотрим ряд  $F_N : F_N = (f_1, \dots, f_N), N > 2$ , где

$$f_n = \begin{cases} C_1 \sin(2\pi\omega_1 n + \phi_1), & n < Q, \\ C_2 \sin(2\pi\omega_2 n + \phi_2), & n \geq Q, \end{cases} \quad (3.1)$$

чьи параметры буду задаваться типом разладки и соответствующим изменением параметров. Рассмотрим два типа неоднородности:

1. Временную, заданную

а. Фазовым сдвигом:  $\phi_1 \neq \phi_2$ ;

б. Выбросом:

$$f_n = \begin{cases} C_1 \sin(2\pi\omega_1 n + \phi_1) & n \neq Q, \\ 10 \cdot C_1 & n = Q. \end{cases}$$

в. Изменением амплитуды:  $C_1 \neq C_2$ .

2. Постоянную, заданную

а. Изменением частоты:  $\omega_1 \neq \omega_2$ .

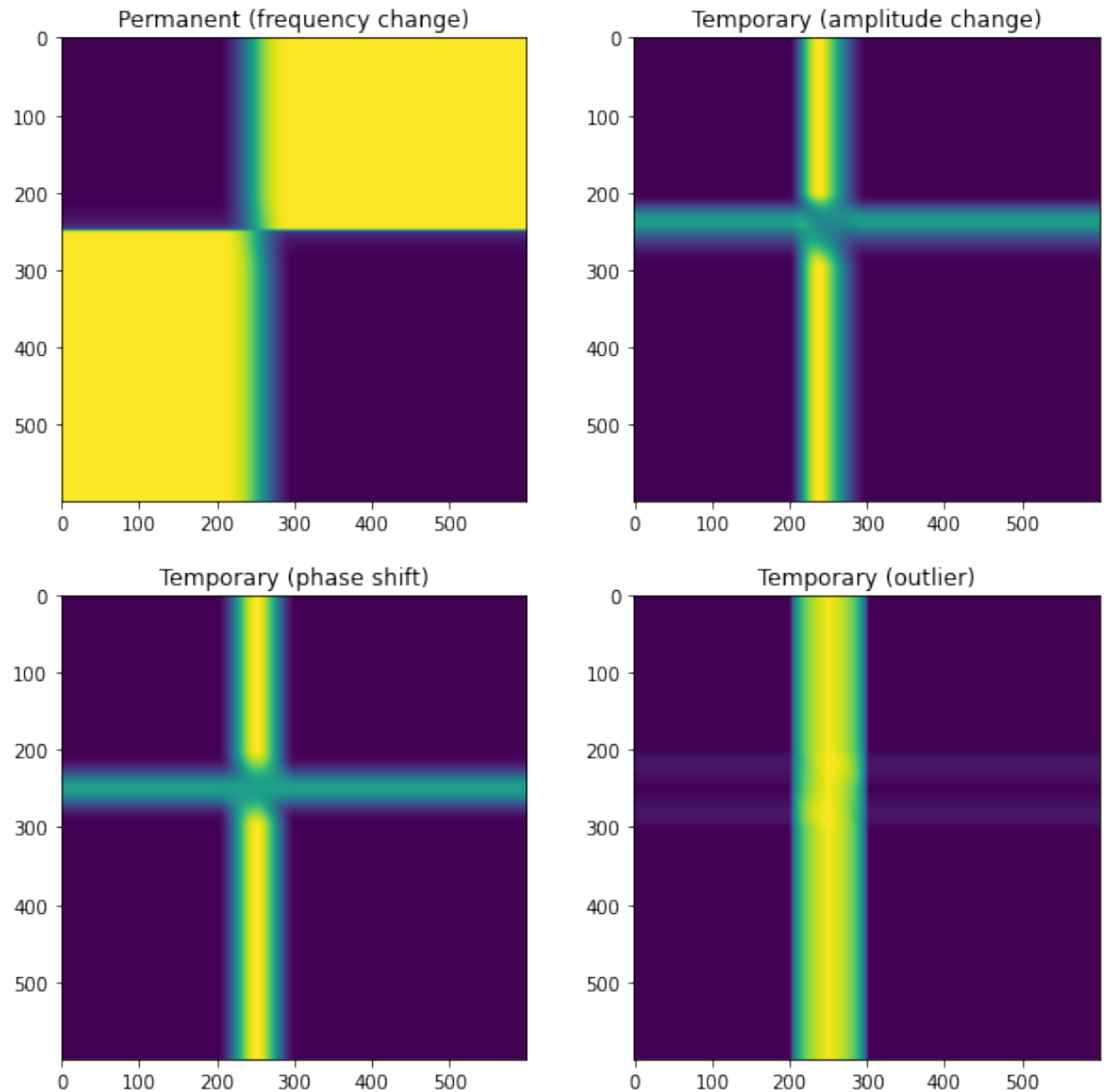


Рис. 3.1. Матрицы неоднородности для рядов без шума.

Ряды, заданные параметрами выше, порождают матрицы неоднородности, изображенные на Рис. 3.1

В качестве оценок функций неоднородности будем учитывать скорость возрастания значений и момент преодоления  $n_{overcome}$  заданного порога  $\delta$ .

### 3.2. Организация численного эксперимента

Для реализации тестов был выбран язык *Python3*. Взаимодействие с пакетом RSSA [4, 5, 6, 7] осуществлялось через библиотеку *rpy2* (стадии вложения и сингу-



лярного разложения). Подсчет индексов неоднородности велась функционалом языка *Python3* и библиотеку *numpy*. Работа с графикой велась через библиотеку *matplotlib*.

Параметры ряда (3.1) были заданы следующим образом:

$N = 700$ ,  $\omega_1 = \frac{1}{10}$ ,  $\omega_2 = \frac{1}{5}$ ,  $C_1 = 1$ ,  $C_2 = 2$ ,  $\phi_1 = 0$ ,  $\phi_2 = \frac{\pi}{2}$ ,  $Q = 301$ ,  $B = T = 100$ ,  $L = 50$ ,  $r = d = \text{rank}(F_N) = 2$ .

В тестах предполагаем, что момент разладки  $Q$  известен и для оценки скорости возрастания будем выводить значения функций в точках  $[Q, Q + 10, Q + 20, Q + 30]$ .

Порог, относительно которого будем определять, какая из функций неоднородности раньше обнаруживает разладку, зададим в соответствии с промоделированными значениями, описанными далее.

### 3.2.1. Ряды без шума

Временные ряды и их функции неоднородности изображены на Рис. 3.2 и Рис. 3.3 соответственно.

Для определения момента преодоления значения порога  $\gamma^*$  необходимо этот порог задать. Для этого к рассмотренным рядам добавим шум  $\epsilon \sim N(0, \sigma^2)$ , где  $\sigma = 0.5$ . Для ряда с временной разладкой, заданной изменением амплитуды ( $C_1 \neq C_2$ ), зададим дисперсию шума до разладки как  $\frac{\sigma^2}{2}$ , чтобы шум  $\epsilon$  был пропорционален амплитуде ряда, так как в противном случае, сила шума не позволит корректно определить базис пространства  $\mathfrak{L}_\tau$ .

Промоделируем реализации шума  $n_{mod} = 200$  раз и посчитаем такие характеристики ряда на промежутке  $[0, \dots, Q - 1]$ , как средний максимум и 95-й процентиль. Эти два значения возьмем в качестве параметра  $\gamma^*$ .

Результаты моделирования представлены в таблице 3.1.

Таблица 3.1. Значения моделирования.

Permanent ( $\omega_1 \neq \omega_2$ )	$d_{n-1}^{(r)}$	$d_{n-1}^{(c)}$	$d_{n-1}^{(s)}$	$d_{n-1}^{(d)}$
meanMax	0.133376	0.110945	0.130618	0.126147
95 procentile	0.130877	0.110506	0.127974	0.124446
Temporary ( $C_1 \neq C_2$ )	$d_{n-1}^{(r)}$	$d_{n-1}^{(c)}$	$d_{n-1}^{(s)}$	$d_{n-1}^{(d)}$
meanMax	0.036142	0.030146	0.035325	0.034518
95 procentile	0.035530	0.030024	0.034683	0.034116
Temporary ( $\phi_1 \neq \phi_2$ )	$d_{n-1}^{(r)}$	$d_{n-1}^{(c)}$	$d_{n-1}^{(s)}$	$d_{n-1}^{(d)}$
meanMax	0.132096	0.114525	0.129501	0.124849
95 procentile	0.129943	0.114098	0.127145	0.123502
Temporary (Outlier)	$d_{n-1}^{(r)}$	$d_{n-1}^{(c)}$	$d_{n-1}^{(s)}$	$d_{n-1}^{(d)}$
meanMax	0.132471	0.1108	0.129573	0.127397
95 procentile	0.130347	0.110320	0.127320	0.126176

Полученные результаты тестирования функций разладки приведены в таблицах 3.2, 3.4, 3.6, 3.8, а значения функций неоднородности в точках  $[Q, Q + 10, Q + 20, Q + 30]$

приведены в таблицах 3.3, 3.5, 3.7, 3.9.

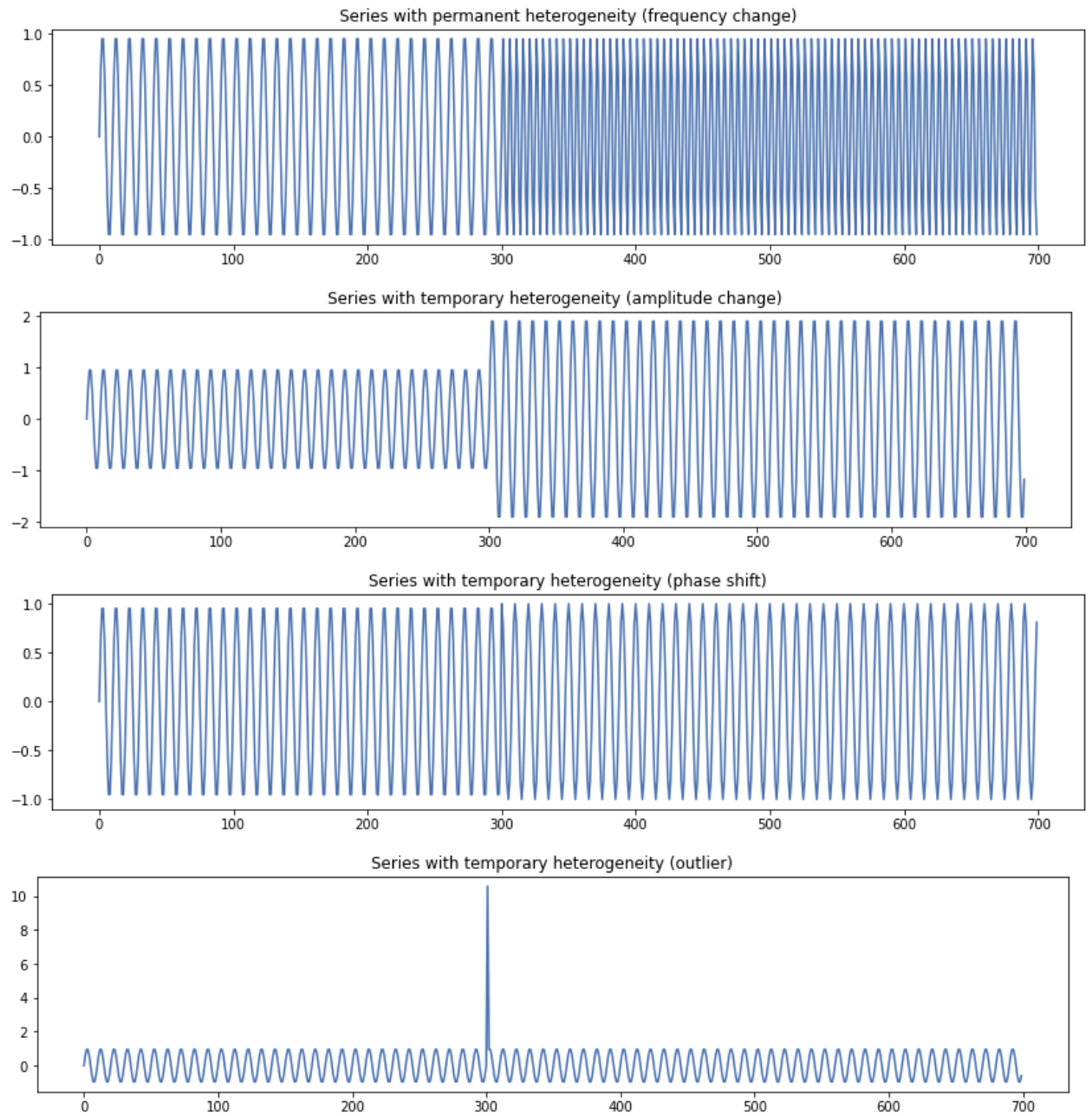


Рис. 3.2. Временные ряды без шума.

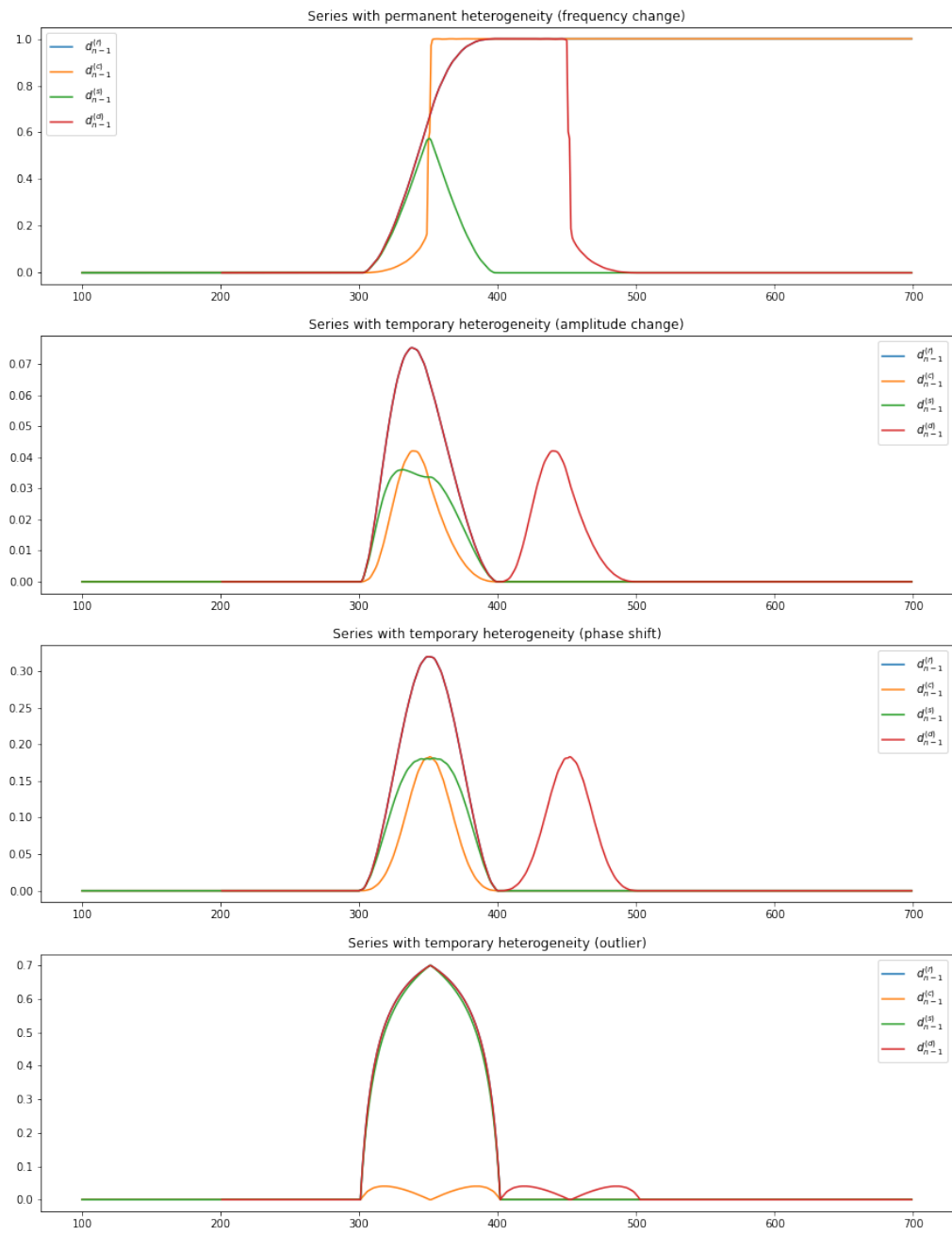


Рис. 3.3. Функции неоднородности рядов без шума.

Таблица 3.2. Характеристики функций неоднородности для постоянной разладки ( $\omega_1 \neq \omega_2$ ).

Row	Col			
Statistic	Mean Max	Mean 95 proc	Mean Max	Mean 95 proc
$n_{overcome}$	320	320	345	345
$D_{n_{overcome}}$	0.134217	0.134217	0.115557	0.115557
Sym	Diag			
Statistic	Mean Max	Mean 95 proc	Mean Max	Mean 95 proc
$n_{overcome}$	321	321	320	320
$D_{n_{overcome}}$	0.135379	0.135379	0.134217	0.134217

Таблица 3.3. Значения функций неоднородности в моменты  $[Q, Q + 10, Q + 20, Q + 30]$  при постоянной разладки ( $\omega_1 \neq \omega_2$ ).

	Row	Col	Sym	Diag
$D_Q$	0	0	0	0
$D_{Q+10}$	0.042795	0.002815	0.040179	0.042795
$D_{Q+20}$	0.146766	0.013995	0.135379	0.146766
$D_{Q+30}$	0.296227	0.038518	0.270609	0.296227

Таблица 3.4. Характеристики функций неоднородности для временной разладки ( $C_1 \neq C_2$ ).

Row	Col			
Statistic	Mean Max	Mean 95 proc	Mean Max	Mean 95 proc
$n_{overcome}$	317	317	328	328
$D_{n_{overcome}}$	0.037079	0.037079	0.031576	0.031576
Sym	Diag			
Statistic	Mean Max	Mean 95 proc	Mean Max	Mean 95 proc
$n_{overcome}$	327	326	317	317
$D_{n_{overcome}}$	0.035488	0.035066	0.037079	0.037079

Таблица 3.5. Значения функций неоднородности в моменты  $[Q, Q + 10, Q + 20, Q + 30]$  при временной разладки ( $C_1 \neq C_2$ ).

	Row	Col	Sym	Diag
$D_Q$	0	0	0	0
$D_{Q+10}$	0.018616	0.003571	0.015156	0.018616
$D_{Q+20}$	0.04911	0.018519	0.031535	0.04911
$D_{Q+30}$	0.070292	0.036105	0.036025	0.070292

Таблица 3.6. Характеристики функций неоднородности для временной разладки ( $\phi_1 \neq \phi_2$ ).

Row	Col				
Statistic	Mean	Max	Mean	95 proc	
$n_{overcome}$	323		322		
$D_{n_{overcome}}$	0.140235		0.130778		
Sym	Diag				
Statistic	Mean	Max	Mean	95 proc	
$n_{overcome}$	327		327		
$D_{n_{overcome}}$	0.131381		0.131381		

Таблица 3.7. Значения функций неоднородности в моменты  $[Q, Q + 10, Q + 20, Q + 30]$  при временной разладки ( $\phi_1 \neq \phi_2$ ).

	Row	Col	Sym	Diag
$D_Q$	0.000752	0.000029	0.000723	0.000752
$D_{Q+10}$	0.03919	0.00507	0.034446	0.03919
$D_{Q+20}$	0.12146	0.030249	0.096102	0.12146
$D_{Q+30}$	0.21607	0.085474	0.150779	0.21607

В таблице 3.8 можно заметить пустые элементы, которые соответствуют ситуациям, когда рассматриваемая функция неоднородности не смогла преодолеть соответствующее промоделированное значение из таблицы 3.1.

По таблицам 3.2, 3.4, 3.6, 3.8 можем сделать вывод, что строковая  $d_{n-1}^{(r)}$  и диагональная  $d_{n-1}^{(d)}$  функции неоднородности возрастают быстрее остальных, однако  $d_{n-1}^{(d)}$  раньше

Таблица 3.8. Характеристики функций неоднородности для временной разладки (выброс).

Row			Col		
	Statistic	Mean Max	Mean 95 proc	Mean Max	Mean 95 proc
	$n_{overcome}$	304	304		
	$D_{n_{overcome}}$	0.178852	0.178852		
Sym			Diag		
	Statistic	Mean Max	Mean 95 proc	Mean Max	Mean 95 proc
	$n_{overcome}$	304	304	303	303
	$D_{n_{overcome}}$	0.167006	0.167006	0.128127	0.128127

Таблица 3.9. Значения функций неоднородности в моменты  $[Q, Q + 10, Q + 20, Q + 30]$  для временной разладки (выброс).

	Row	Col	Sym	Diag
$D_Q$	0	0	0	0
$D_{Q+10}$	0.401244	0.00357	0.380619	0.401244
$D_{Q+20}$	0.546991	0.01851	0.528819	0.546991
$D_{Q+30}$	0.622343	0.036111	0.610083	0.622343

преодолевают промоделированное значение, что значит и более раннее обнаружение разладки.

### 3.2.2. Ряды с шумом

Возьмем те же параметры ряда, что и в предыдущем примере, однако к ряду добавим шум  $\epsilon \sim N(0, \sigma^2)$ ,  $\sigma = 0.5$ .

Для ряда с временной разладкой, заданной изменением амплитуды ( $C_1 \neq C_2$ ), зададим дисперсию шума до разладки как  $\frac{\sigma^2}{2}$ , чтобы шум  $\epsilon$  был пропорционален амплитуде ряда, так как в противном случае, сила шума не позволит корректно определить базис пространства  $\mathfrak{L}_\tau$ .

Для оценки функций неоднородности будем считать порог  $\delta$  как максимум и 95-й процентиль до момента  $Q$  на каждой итерации.

Временные ряды и их функции неоднородности изображены на Рис. 3.4 и Рис. 3.5 соответственно.

Полученные результаты тестирования функций разладки на рядах с шумом приведены в таблицах 3.10, 3.12, 3.14, 3.16, а значения функций неоднородности в точках  $[Q, Q + 10, Q + 20, Q + 30]$  приведены в таблицах 3.11, 3.13, 3.14, 3.17. В данных таблицах приведены средние значения по всем итерациям.



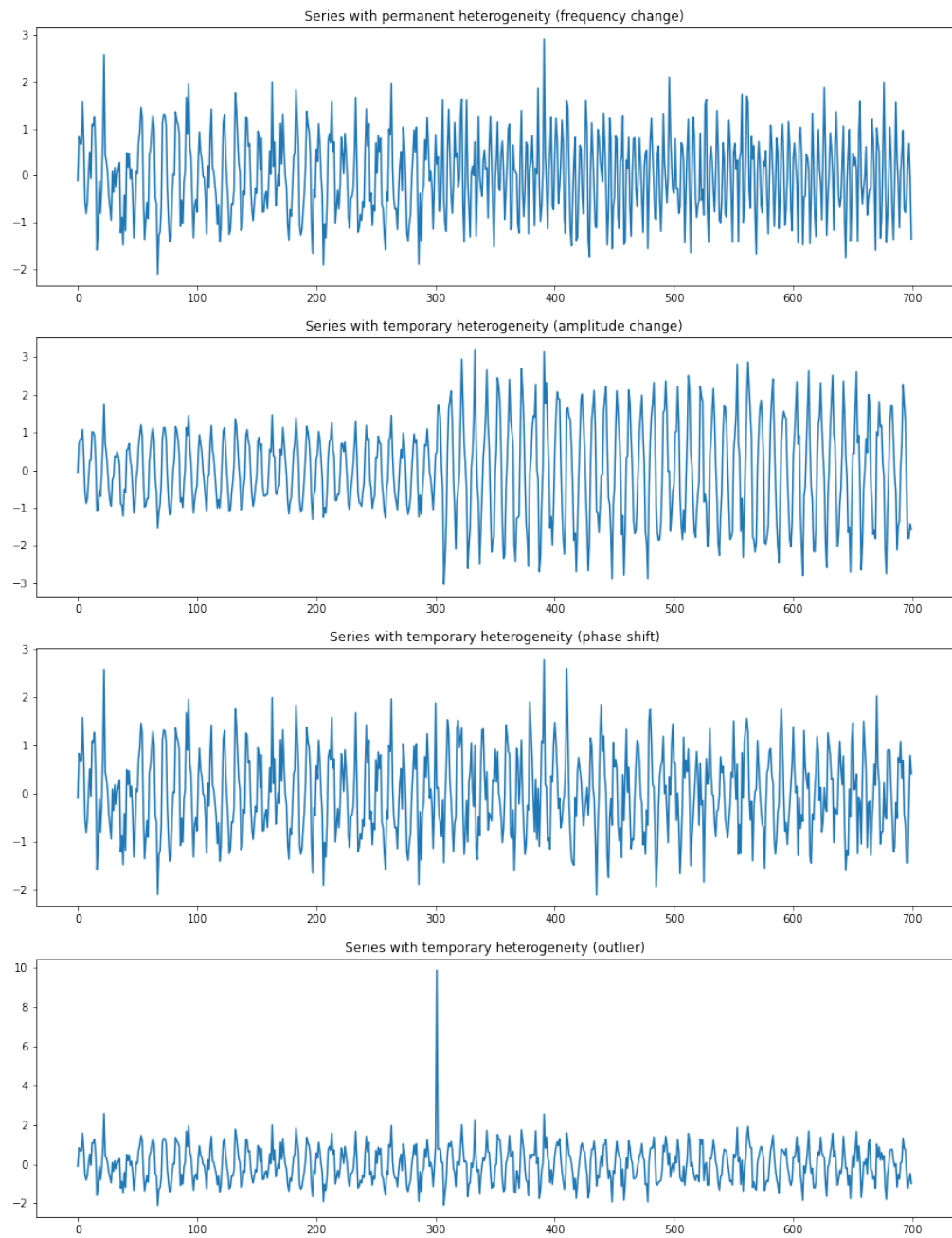


Рис. 3.4. Временные ряды с шумом.

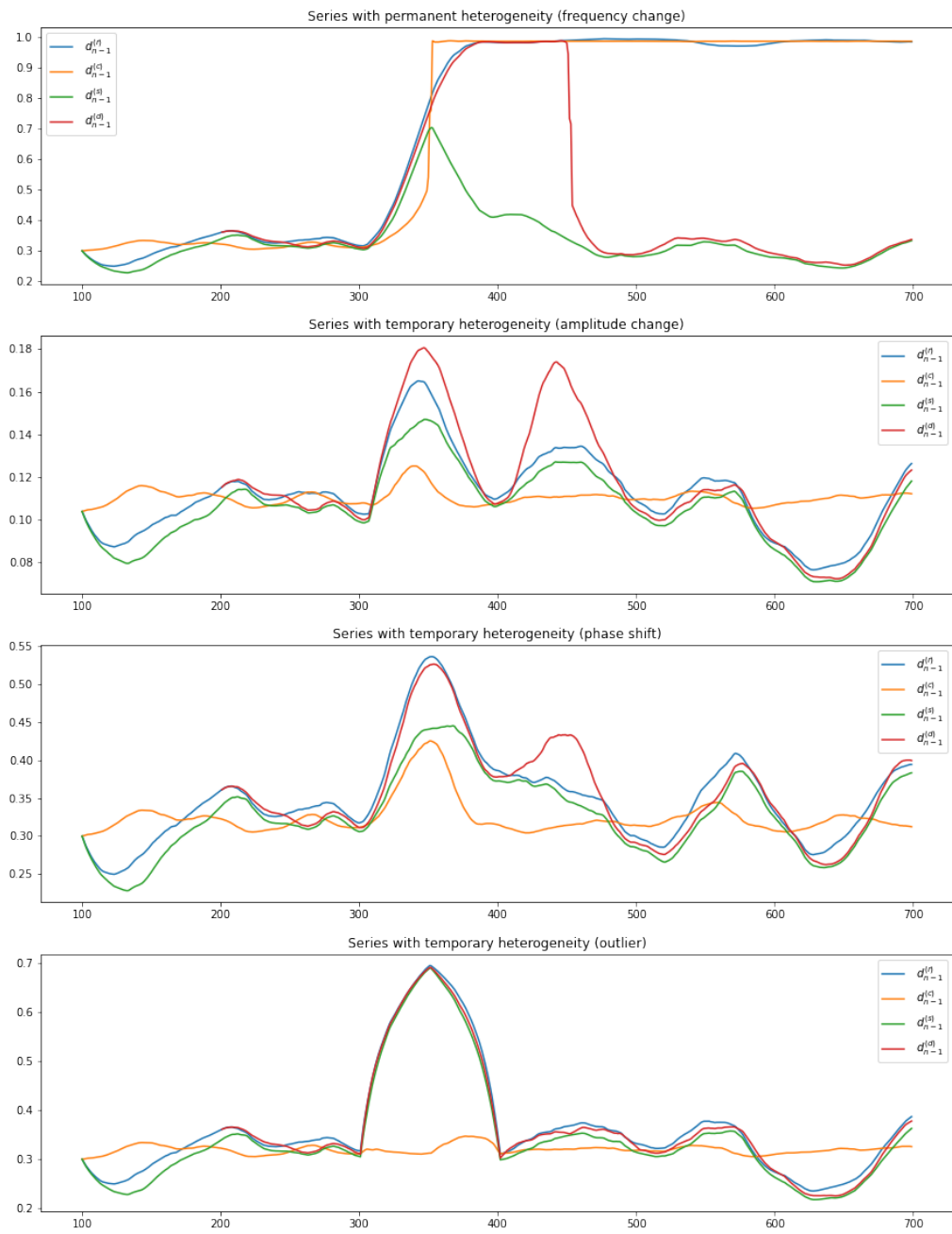


Рис. 3.5. Функции неоднородности рядов с шумом.

Таблица 3.10. Характеристики функций неоднородности для постоянной разладки ( $\omega_1 \neq \omega_2$ ), с шумом.

	Row		Col	
Statistic	Mean Max	Mean 95 proc	Mean Max	Mean 95 proc
$\#n_{overcome}$	200	200	200	200
$n_{overcome}$	309.12	308.65	313,46	313,29
Confidence	[309.09, 309.15]	[308.61, 308.68]	[313.35, 313.57]	[313.17, 313.39]
$D_{n_{overcome}}$	0.137	0.135	0.1167	0.1165
	Sym		Diag	
Statistic	Mean Max	Mean 95 proc	Mean Max	Mean 95 proc
$\#n_{overcome}$	200	200	200	200
$n_{overcome}$	309.46	308.94	307.78	307.45
Confidence	[309.42, 309.49]	[308.91, 308.98]	[307.74, 307.81]	[307.41, 307.48]
$D_{n_{overcome}}$	0.134	0.131	0.13	0,128

Таблица 3.11. Значения функций неоднородности в моменты  $[Q, Q + 10, Q + 20, Q + 30]$  при разладке, вызванной изменением частот ( $\omega_1 \neq \omega_2$ ) для рядов с шумом

	Row	Col	Sym	Diag
$D_Q$	0,1085	0,1075	0,1055	0,1084
$D_{Q+10}$	0,1469	0,1102	0,1416	0,1466
$D_{Q+20}$	0,2405	0,1206	0,2273	0,2400
$D_{Q+30}$	0,3734	0,1433	0,3476	0,3727

Таблица 3.12. Характеристики функций неоднородности для временной разладки ( $\tau_1 \neq \tau_2$ ), с шумом.

	Row		Col	
Statistic	Mean Max	Mean 95 proc	Mean Max	Mean 95 proc
$\#n_{overcome}$	200	200	200	200
$n_{overcome}$	306,885	306,525	306,57	306,465
Confidence	[306.86, 306.91]	[306.50, 306.55]	[306.51, 306.63]	[306.41, 306.52]
$D_{n_{overcome}}$	0,0373	0,0366	0,0321	0,032
	Sym		Diag	
Statistic	Mean Max	Mean 95 proc	Mean Max	Mean 95 proc
$\#n_{overcome}$	200	200	200	200
$n_{overcome}$	307,53	307,07	305,94	305,745
Confidence	[307.50, 307.56]	[307.04, 307.10]	[305.91, 305.97]	[305.72, 305.77]
$D_{n_{overcome}}$	0,0363	0,0357	0,0357	0,0354

Таблица 3.13. Значения функций неоднородности в моменты  $[Q, Q + 10, Q + 20, Q + 30]$  при разладке, вызванной изменением амплитуд ( $C_1 \neq C_2$ ) для рядов с шумом.

	Row	Col	Sym	Diag
$D_Q$	0,0296	0,0297	0,0289	0,0296
$D_{Q+10}$	0,0458	0,0331	0,0418	0,0458
$D_{Q+20}$	0,0713	0,0475	0,0537	0,0713
$D_{Q+30}$	0,0876	0,0645	0,0536	0,0873

Таблица 3.14. Характеристики функций неоднородности для постоянной разладки ( $\phi_1 \neq \phi_2$ ).

	Row		Col	
Statistic	Mean Max	Mean 95 proc	Mean Max	Mean 95 proc
$\#n_{overcome}$	200	200	200	200
$n_{overcome}$	309,37	308,925	311,73	311,485
Confidence	[309.33, 309.41]	[308.89, 308.96]	[311.64, 311.82]	[311.40, 311.57]
$D_{n_{overcome}}$	0,1351	0,1331	0,1193	0,1190
	Sym		Diag	
Statistic	Mean Max	Mean 95 proc	Mean Max	Mean 95 proc
$\#n_{overcome}$	200	200	200	200
$n_{overcome}$	310,105	309,58	307,84	307,535
Confidence	[310.06, 310.15]	[309.54, 309.62]	[307.80, 307.88]	[307.50, 307.57]
$D_{n_{overcome}}$	0,1320	0,1298	0,1282	0,1269

Таблица 3.15. Значения функций неоднородности в моменты  $[Q, Q + 10, Q + 20, Q + 30]$  при разладке, вызванной фазовым сдвигом ( $\phi_1 \neq \phi_2$ ) для рядов с шумом.

	Row	Col	Sym	Diag
$D_Q$	0,1078	0,1077	0,1050	0,1077
$D_{Q+10}$	0,1421	0,1123	0,1351	0,1421
$D_{Q+20}$	0,2158	0,1347	0,1907	0,2158
$D_{Q+30}$	0,3008	0,1836	0,2407	0,3005

Таблица 3.16. Характеристики функций неоднородности для временной разладки (выброс), с шумом.

	Row		Col	
Statistic	Mean Max	Mean 95 proc	Mean Max	Mean 95 proc
$\#n_{overcome}$	200	200	200	200
$n_{overcome}$	301,935	301,92	303,401	303,394
Confidence	[301.93, 301.94]	[301.916, 301.93]	[303.34, 303.46]	[303.33, 303.45]
$D_{n_{overcome}}$	0,1579	0,1571	0,1185	0,1182
	Sym		Diag	
Statistic	Mean Max	Mean 95 proc	Mean Max	Mean 95 proc
$\#n_{overcome}$	200	200	200	200
$n_{overcome}$	301,98	301,95	301,88	301,87
Confidence	[301.97, 301.99]	[301.94, 301.96]	[301.86, 301.88]	[301.86, 301.873]
$D_{n_{overcome}}$	0,1531	0,1517	0,1550	0,1545

Таблица 3.17. Значения функций неоднородности в моменты  $[Q, Q + 10, Q + 20, Q + 30]$  при временной разладке (выброс) для рядов с шумом.

	Row	Col	Sym	Diag
$D_Q$	0,1072	0,1100	0,1042	0,1071
$D_{Q+10}$	0,4369	0,1423	0,5462	0,4366
$D_{Q+20}$	0,5652	0,1459	0,1907	0,5649
$D_{Q+30}$	0,6336	0,1387	0,6204	0,6332

По результатам видим что в среднем, диагональная функция неоднородности  $d_{n-1}^{(d)}$  раньше обнаруживает разладку среди остальных трех, при этом, уступая в скорости возрастания строковой в примерах с постоянной ( $\omega_1 \neq \omega_2$ ) и временной (выброс) разладками.

### 3.3. Выводы

Таблица 3.18. Средние значения характеристик функций обнаружения по всем типам неоднородности.

Row	meanMax	95 percentile
$\#n_{overcome}$	200	200
$n_{overcome}$	306.83	306.5
$  [D_Q^{(r)}, D_{Q+10}^{(r)}, D_{Q+20}^{(r)}, D_{Q+30}^{(r)}]  _{L_2}$	0.49439	
Col	meanMax	95 percentile
$\#n_{overcome}$	199.25	199.5
$n_{overcome}$	308.79	308.66
$  [D_Q^{(c)}, D_{Q+10}^{(c)}, D_{Q+20}^{(c)}, D_{Q+30}^{(c)}]  _{L_2}$	0.2199	
Sym	meanMax	95 percentile
$\#n_{overcome}$	200	200
$n_{overcome}$	307.27	306.89
$  [D_Q^{(s)}, D_{Q+10}^{(s)}, D_{Q+20}^{(s)}, D_{Q+30}^{(s)}]  _{L_2}$	0.45628	
Diag	meanMax	95 percentile
$\#n_{overcome}$	200	200
$n_{overcome}$	305.86	305.65
$  [D_Q^{(d)}, D_{Q+10}^{(d)}, D_{Q+20}^{(d)}, D_{Q+30}^{(d)}]  _{L_2}$	0.49389	

Явными фаворитами (таблица 3.18) являются строковая  $d_n^{(r)}$  и диагональная  $d_n^{(d)}$  функции неоднородности. Они обе показывают превосходство над столбцовой  $d_n^{(c)}$  и симметричной  $d_n^{(s)}$  в устойчивости к шуму  $\epsilon$ , моментом обнаружения разладки  $n_{overcome}$  и скорости возрастания значений  $[D_Q, D_{Q+10}, D_{Q+20}, D_{Q+30}]$  после момента нарушения однородности  $Q$ .

## Глава 4

## Аналитическая оценка индекса неоднородности при изменении частоты гармоник

В качестве функции неоднородности будем рассматривать строковую  $d_n$ .

Рассмотрим ряд  $F_N = (f_1, \dots, f_N)$ , причем

$$f_n = \begin{cases} C_1 \sin(2\pi\omega_1 n + \phi_1), & n \in [1, Q-1] \\ C_2 \sin(2\pi\omega_2 n + \phi_2), & n \in [Q, N] \end{cases}$$

Обозначим

$$F^{(1)} = f_n^{(1)}|_{n=1}^B,$$

$$F^{(2)} = f_n^{(2)}|_{n=1}^T,$$

$$X_l^{(2)} = (f_l^{(2)}, \dots, f_{l+L-1}^{(2)})^T, \quad 1 \leq l < K_2.$$

В обозначениях выше,  $F^{(1)}$  — некий подряд ряда  $F_N$  длины  $B$ , целиком лежащий в промежутке от начала ряда до точки разладки  $Q$ , а  $F^{(2)}$  — некий подряд ряда  $F_N$  длины  $T$ , целиком лежащий в промежутке от точки разладки  $Q$  до конца ряда  $F_N$ .

В соответствии с формулой (2.1), индекс неоднородности задается как:

$$g(F^{(1)}; F^{(2)}) = 1 - \frac{\sum_{l=0}^{K_2-1} \sum_{i=0}^{r-1} \langle X_l^{(2)}, U_i^{(1)} \rangle^2}{\sum_{l=0}^{K_2-1} \|X_l^{(2)}\|^2} = 1 - z(F^{(1)}; F^{(2)}),$$

где  $z(F^{(1)}; F^{(2)})$  — индекс однородности.

В данной главе будем предполагать  $\omega_1 \neq \omega_2$ ;  $C_1 = C_2$ . Для простоты зададим амплитуды  $C_1 = C_2 = 1$ .

Попробуем аналитически упростить данную формулу, чтобы явно увидеть, как разности частот ряда до и после разладки влияют на значения  $g$ .

### 4.1. Аппроксимация индекса однородности

Рассмотрим индекс однородности  $z$  при  $N \rightarrow \infty$ ,  $T \rightarrow \infty$ ,  $L \rightarrow \infty$ . Поскольку  $K_2 = T - L + 1 \Rightarrow K_2 \rightarrow \infty$ .



#### 4.1.1. Знаменатель

Начнем со знаменателя  $\sum_{l=1}^{K_2} \|X_l^{(2)}\|^2$ , а точнее, с квадрата нормы  $\|X_l^{(2)}\|^2$ . Оценим его:

$$\|X_l^{(2)}\|^2 = \sum_{i=1}^L (X_l^{(2)})_i^2 \approx \int_0^L \sin^2(2\pi\omega_2 y + \psi_l) dy = \frac{L}{2} - \frac{\sin(4\pi L\omega_2 + \psi_l) - \sin(2\psi_l)}{8\pi\omega_2} \approx \frac{L}{2},$$

где  $\psi_l$  формируется из  $\phi_2$  и сдвига, порождаемого номером вектора вложения.

$$\text{Отсюда } \sum_{l=1}^{K_2} \|X_l^{(2)}\|^2 \approx K_2 \cdot \frac{L}{2}.$$

#### 4.1.2. Числитель

$$\begin{aligned} \sum_{l=1}^{K_2} \sum_{i=1}^r \langle X_l^{(2)}, U_i^{(1)} \rangle^2 &= \sum_{l=1}^{K_2} \left( \langle X_l^{(2)}, U_1^{(1)} \rangle^2 + \langle X_l^{(2)}, U_2^{(1)} \rangle^2 \right) = \\ &= \sum_{l=1}^{K_2} \left[ \left( \sum_{j=1}^L (X_l^{(2)})_j \cdot (U_1^{(1)})_j \right)^2 + \left( \sum_{j=1}^L (X_l^{(2)})_j \cdot (U_2^{(1)})_j \right)^2 \right]. \end{aligned}$$

Рассмотрим  $U_1^{(1)}$  и  $U_2^{(1)}$ . В силу задания ряда, при условии  $L\omega_1$  — целое число, ортонормированным базисом  $U_1^{(1)}$  и  $U_2^{(1)}$  пространства  $\mathfrak{L}_r^{(1)}$ , порожденного элементами  $f_n^{(1)} = \sin(2\pi\omega_1 n + \phi_1)$  являются  $\sin(2\pi\omega_1 n)$  и  $\cos(2\pi\omega_1 n)$ . Если  $L\omega_1$  целым не является, будем считать что эти элементы приближенно ортонормированы.

Пусть  $P_1 = \{\sin(2\pi\omega_1 n)\}_{n=1}^L$ ,  $P_2 = \{\cos(2\pi\omega_1 n)\}_{n=1}^L$ . Вычислим нормы  $P_1$  и  $P_2$  для поиска  $U_1^{(1)}$  и  $U_2^{(1)}$ . По аналогии со знаменателем индекса однородности (п. 5.1.1.),  $\|p_1\| = \|p_2\| \approx \sqrt{\frac{L}{2}}$ , откуда  $U_1^{(1)} = \frac{\sin(2\pi\omega_1 n)}{\sqrt{L/2}}$ ,  $U_2^{(1)} = \frac{\cos(2\pi\omega_1 n)}{\sqrt{L/2}}$ .

Пусть

$$I_l = \left( \sum_{j=1}^L (X_l^{(2)})_j \cdot (U_1^{(1)})_j \right)^2,$$

$$J_l = \left( \sum_{j=1}^L (X_l^{(2)})_j \cdot (U_2^{(1)})_j \right)^2,$$

$$a = \omega_1 + \omega_2, \quad b = \omega_1 - \omega_2.$$

Тогда

$$I_l \approx \left( \int_0^L \sin(2\pi\omega_2 y + \psi_l) \cdot \frac{\sin(2\pi\omega_1 y)}{\sqrt{L/2}} dy \right)^2 =$$

$$\begin{aligned}
&= \frac{2}{L} \left( \int_0^L \sin(2\pi\omega_2 y) \cdot \sin(2\pi\omega_1 y) dy \right)^2 = \\
&= \frac{2}{L} \left( \frac{\sin(2\pi Lb - \psi_l) + \sin(\psi_l)}{4\pi b} - \frac{\sin(2\pi La + \psi_l) - \sin(\psi_l)}{4\pi a} \right)^2. \\
\\
J_l &\approx \left( \int_0^L (\sin(2\pi\omega_2 y + \psi_l) \cdot \frac{\cos(2\pi\omega_1 y)}{\sqrt{L/2}}) dy \right)^2 = \\
&= \frac{2}{L} \left( \int_0^L (\sin(2\pi\omega_2 y + \psi_l) \cdot \cos(2\pi\omega_1 y)) dy \right)^2 = \\
&= \frac{2}{L} \left( \frac{\cos(2\pi Lb - \psi_l) - \cos(\psi_l)}{4\pi b} - \frac{\cos(2\pi La + \psi_l) - \cos(\psi_l)}{4\pi a} \right)^2.
\end{aligned}$$

Так как  $\psi_l$  формируются из сдвига, порождаемого номером вектора вложения, а исходный ряд  $F_N$  задан синусом, при суммировании и достаточно большом значении  $K_2$ , сумма по периоду асимптотически обращается в 0, поэтому при переходе к сумме по элементам  $X_l^{(2)}, l = 1, \dots, K_2$ , зависимость от  $\psi_l$  пропадает.

Обозначим

$$\begin{aligned}
I &= \frac{2}{L} \left( \frac{\sin(2\pi Lb)}{4\pi b} - \frac{\sin(2\pi La)}{4\pi a} \right)^2. \\
J &= \frac{2}{L} \left( \frac{\cos(2\pi Lb) - 1}{4\pi b} - \frac{\cos(2\pi La) - 1}{4\pi a} \right)^2.
\end{aligned}$$

С учетом предположения выше, получаем:

$$\begin{aligned}
&\sum_{l=1}^{K_2} \sum_{i=1}^r \langle X_l^{(2)}, U_i^{(1)} \rangle^2 \approx K_2 \cdot [I_l + J_l] = \\
&= \frac{K_2 \cdot 2}{L} \cdot \left[ \left( \frac{\sin(2\pi Lb)}{4\pi b} - \frac{\sin(2\pi La)}{4\pi a} \right)^2 + \left( \frac{\cos(2\pi Lb) - 1}{4\pi b} - \frac{\cos(2\pi La) - 1}{4\pi a} \right)^2 \right]
\end{aligned}$$

## 4.2. Индекс неоднородности

Собирая все вместе, получаем:

$$g(F^{(1)}; F^{(2)}) = 1 - \frac{\sum_{l=0}^{K_2-1} \sum_{i=0}^{r-1} \langle X_l^{(2)}, U_i^{(1)} \rangle^2}{\sum_{l=0}^{K_2-1} \|X_l^{(2)}\|^2} \approx$$

$$\begin{aligned}
& \approx 1 - \frac{\frac{K_2 \cdot 2}{L} \cdot \left[ \left( \frac{\sin(2\pi Lb)}{4\pi b} - \frac{\sin(2\pi La)}{4\pi a} \right)^2 + \left( \frac{\cos(2\pi Lb)-1}{4\pi b} - \frac{\cos(2\pi La)-1}{4\pi a} \right)^2 \right]}{K_2 \cdot \frac{L}{2}} = \\
& = 1 - \frac{\left[ \left( \frac{\sin(2\pi Lb)}{4\pi b} - \frac{\sin(2\pi La)}{4\pi a} \right)^2 + \left( \frac{\cos(2\pi Lb)-1}{4\pi b} - \frac{\cos(2\pi La)-1}{4\pi a} \right)^2 \right]}{\frac{L^2}{4}} = g_a(\omega_1, \omega_2). \quad (4.1)
\end{aligned}$$

### 4.3. Проверка точности аппроксимации

При сравнении индекса неоднородности, вычисленного классическим способом и аналитически упрощенным, результаты оказались довольно похожи, причем при  $L \rightarrow \infty$  оба значения сходятся друг к другу. Все тесты доступны в гитхаб репозитории [8] в файле **Analytical.ipynb**.

#### 4.3.1. Одинаковые частоты

Пусть  $N = 700$ ,  $Q = 301$ ,  $B = 100$ ,  $T = 100$ . Зададим  $\omega_1 = \frac{1}{10}$ ,  $\omega_2 = \frac{1}{10}$ ,  $L = 60$ . При одинаковых частотах значения индексов неоднородности должны быть равны 0. Действительно, по определению  $g$  пространство  $\mathfrak{L}_r$ , порожденное рядом  $F_N$  является одним и тем же для любых подрядов  $F^{(1)}$  и  $F^{(2)}$  ряда  $F_N$  так как структура ряда не менялась. Проверая этот теоретический факт численно, получили также 0.

#### 4.3.2. $L\omega_1$ и $L\omega_2$ целые, $\omega_1 \neq \omega_2$

Еще один теоретический факт:

При целых  $L\omega_1$  и  $L\omega_2$  индекс однородности  $z$  обращается в 0. Действительно, в силу построения ряда (гармоника, описываемая синусом с какими-то фиксированными параметрами), скалярное произведение частей исходного ряда по целому периоду на элементы базиса (ортогональные друг другу) обращают числитель в 0, следовательно индекс неоднородности  $g$  всегда равен 1, что подтверждено численно.

#### 4.3.3. Зависимость от $L$

Зафиксируем  $\omega_2$  и будем изменять  $L$ .

Чтобы наглядно продемонстрировать стремление значений друг к другу, посмотрим на Рис. 4.1 и 4.2.

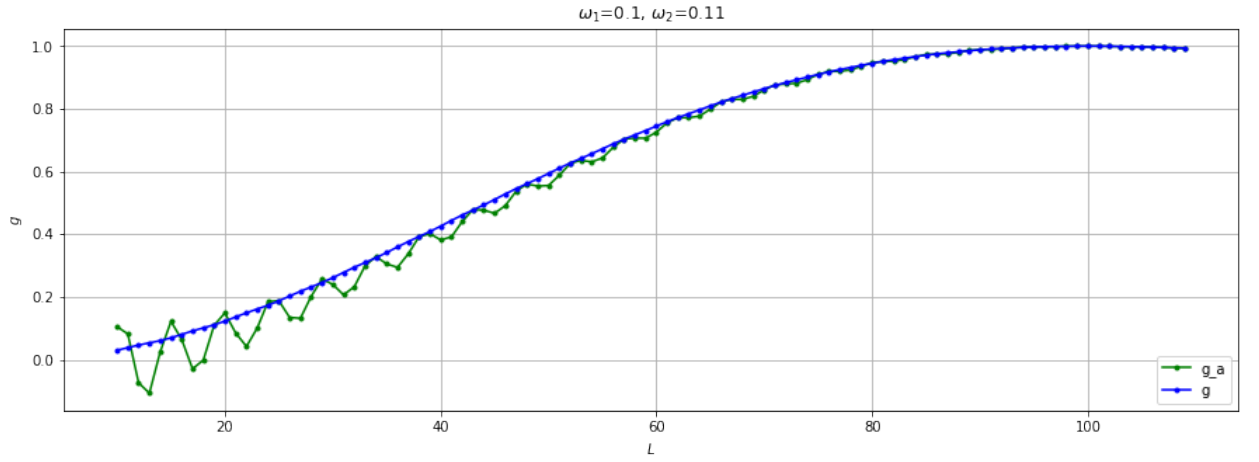


Рис. 4.1. Зависимость индексов  $g$  и  $g_a$  от  $L$  при  $\omega_2 = 0.11$ .

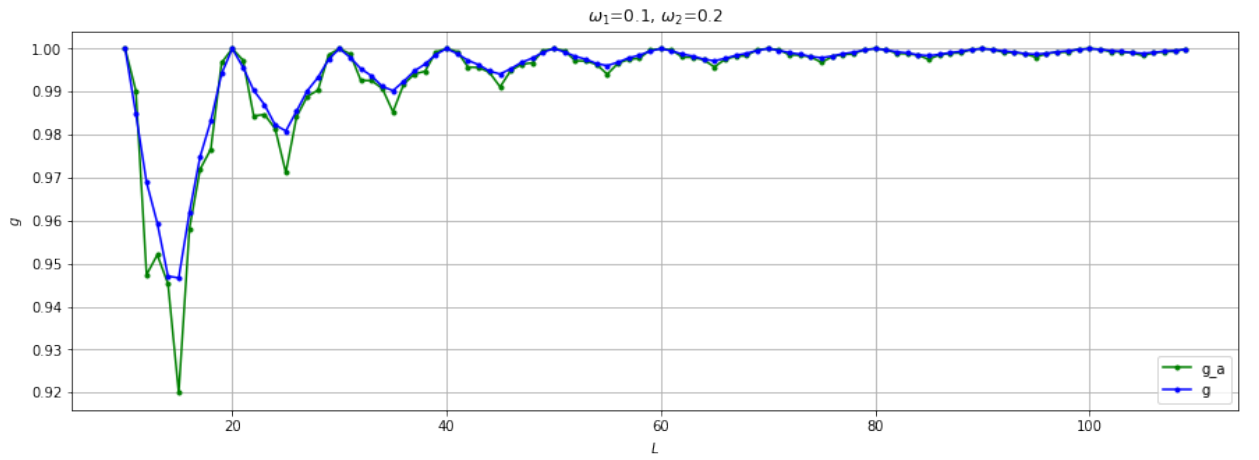


Рис. 4.2. Зависимость индексов  $g$  и  $g_a$  от  $L$  при  $\omega_2 = 0.2$ .

Исходя из кривых на Рис. 4.1 и 4.2,  $g \rightarrow 1$  при  $L \rightarrow \infty$  — справедливо для обеих формул (2.1), (4.1).

Данный эксперименты подтверждает что при достаточно больших  $L$  аппроксимация индекса неоднородности выведенной аналитической формулой (4.1) точна.

#### 4.3.4. Зависимость от разности $\omega_1$ и $\omega_2$

Покажем, что чем больше разница между  $\omega_1$  и  $\omega_2$ , тем проще определить разладку.

Иными словами, чем больше разница  $\omega_1$  и  $\omega_2$ , тем быстрее индекс неоднородности  $g$  переходит в 1.

Пусть  $\omega_1 \geq \omega_2$ ,  $\omega_2 \rightarrow \omega_1$ . Аналитически, в пределе  $a = 2\omega_1$ ,  $b = 0$ . Тогда формула

(4.1) примет вид

$$g_a(\omega_1, \omega_2) \approx g_a(\omega_1, \omega_1) = 1 - \frac{\left(\frac{L}{2} - \frac{\sin(4\pi L\omega_1)}{8\pi\omega_1} + \frac{\omega_1}{2\pi\omega_1^2}\right)^2}{\frac{L^2}{4}} \approx 1 - \frac{\left(\frac{L}{2}\right)^2}{\frac{L^2}{4}} = 1 - 1 = 0$$

При численной проверке, получились значения  $g = 0.0$ ,  $g_a = 3.330669e - 16 \approx 0$ .

Посмотрим на график зависимости  $g$  от  $\omega_2$  при фиксированном  $\omega_1 = \frac{1}{10}$ .

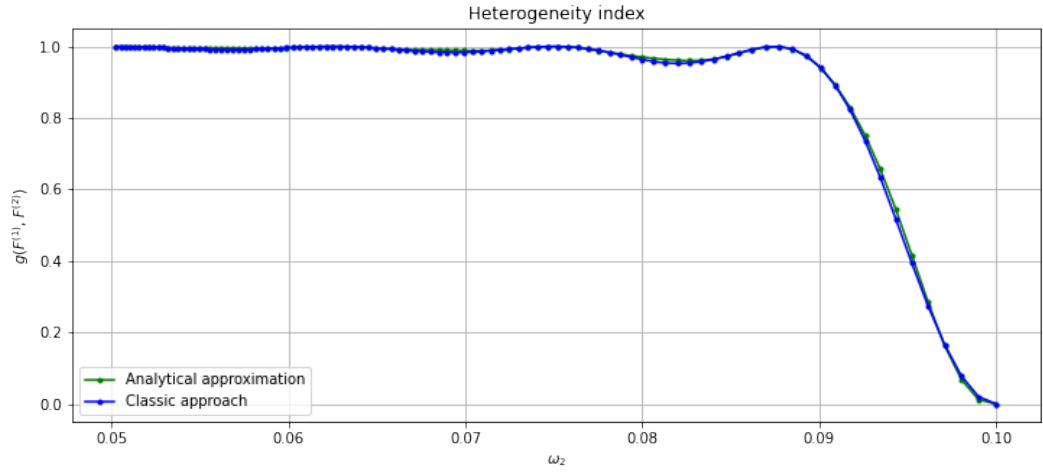


Рис. 4.3. Зависимость индексов  $g$  и  $g_a$  от  $\omega_2$ .

По кривым на Рис. 4.3 видим, что чем ближе частоты друг к другу, тем ближе индекс неоднородности к 0, и, соответственно, чем дальше, тем ближе  $g$  к 1.

## Глава 5

# Система обнаружения структурной неоднородности ряда с автоматически выстраиваемым порогом срабатывания

В данной главе будет рассматриваться только строковая функция обнаружения неоднородности  $d_n^{(r)}$ , обозначим ее как  $d_n$ .

Рассмотрим ряд  $F_N = (f_1, \dots, f_N)$ , причем

$$f_n = \begin{cases} C \sin(2\pi\omega_1 n + \phi_1), & n \in [1, Q - 1] \\ C \sin(2\pi\omega_2 n + \phi_2), & n \in [Q, N], \end{cases}$$

где  $Q$  — момент возмущения.

Обозначим

$$F^{(1)} = f_n^{(1)}|_{n=1}^B,$$

$$F^{(2)} = f_n^{(2)}|_{n=1}^T,$$

$$X_l = (f_l^{(2)}, \dots, f_{l+L-1}^{(2)})^T, \quad 1 \leq l < K_2.$$

Рассмотрим систему, которая получает на вход ряд  $F_N$  и порог  $\gamma^*$ .

**Алгоритм 1.** *Описание системы:*

1. *Входные данные:*  $F_N, \gamma^* \in \mathbb{R}_{[0,1]}$ ;
2. *Результат:*  $\hat{Q}$  — момент преодоления  $d_n$  значения  $\gamma$ ;

Введем требование к системе —  $\hat{Q} \in [Q, Q+k]$ , где параметр  $k \in \mathbb{N}$  — максимальное запаздывание для обнаружения неоднородности, полученный из входных данных.

Поскольку подача на вход значения  $\gamma^*$  никак не зависит от  $k$ , будем выбирать порог алгоритмически. Таким образом, основная задача состоит в нахождении порога.

**Алгоритм 2.** *Нахождение порога  $\gamma^*$ :*

1. *Построить функцию  $\gamma : \mathbb{N} \rightarrow [0, 1]$ , аппроксимирующую поведение функции  $d_n$  после момента  $Q$ .*

2. Брать  $\gamma^*$  как значение функции  $\gamma$  в точке  $k$ .

Для построения  $\gamma$ , сначала рассмотрим нижнюю и верхнюю границы  $\gamma^*$ , которые зависят от значения функции  $d_n$  до переходного интервала и после.

## 5.1. Оценка $\gamma^*$

### 5.1.1. Нижняя граница

При наличии шума  $\epsilon$  с дисперсией  $\sigma^2$ , значения  $d_n$  до момента  $Q$  смещаются от 0 вверх примерно на  $\frac{\sigma^2}{C^2/2 + \sigma^2}$  (Рис. 5.1). Если взять нижнюю границу  $\gamma^*$  слишком маленьким, то  $\hat{Q} < Q$ , произойдет ложное срабатывания системы. Пусть нижняя граница  $\gamma_{min}$  задается как

$$\gamma_{min}(\sigma^2) = \frac{\sigma^2}{C^2/2 + \sigma^2} \quad (5.1)$$

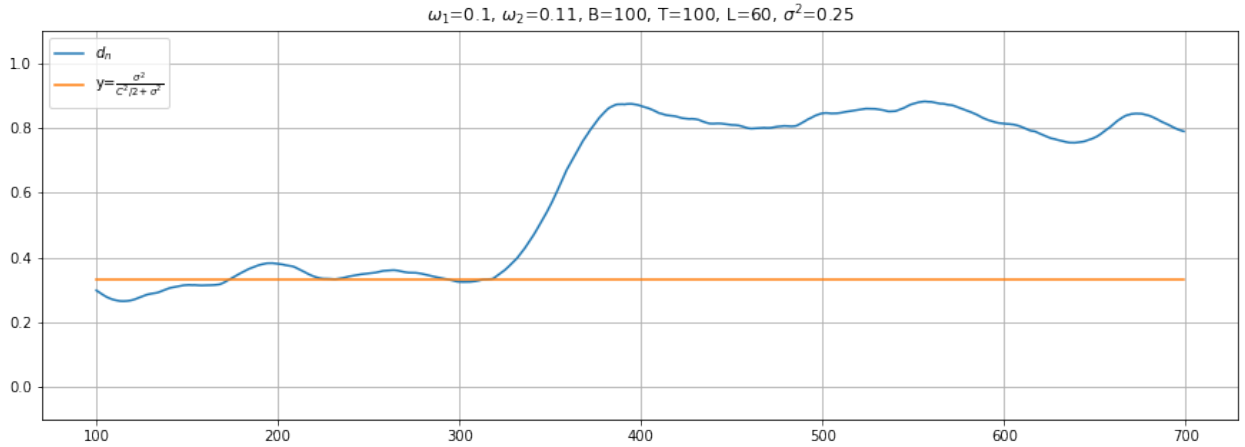


Рис. 5.1. Оценка  $\gamma^*$ . Нижняя граница.

### 5.1.2. Верхняя граница

В качестве верхней границы  $\gamma^*$  будет выступать значение функции  $\gamma$  в точке  $k$ . Для построения  $\gamma$ , нам надо знать значение  $d_n$  после переходного интервала, для вычисления которого мы можем воспользоваться аналитической аппроксимацией индекса неоднородности  $g_a(\omega_1, \omega_2)$  по формуле (4.1), однако нам нужно знать частоты до и после разладки.

Поведение функции неоднородности  $d_n$  на переходном отрезке зависит от значения после переходного отрезка. По свойству индекса неоднородности, чем больше  $|\omega_2 - \omega_1|$ ,

тем ближе  $g$  к 1 после переходного интервала, следовательно, кривая  $d_n$  на переходном интервале будет иметь более крутой наклон (Рис. 5.2).

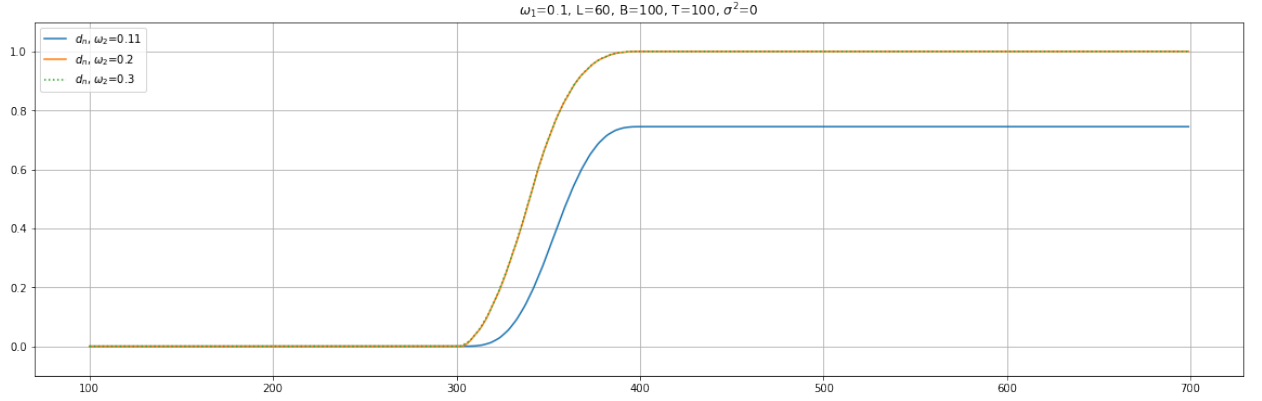


Рис. 5.2. Оценка  $\gamma^*$ . Скорость возрастания  $d_n$  на переходном интервале.

Добавим еще 2 параметра, подаваемых на вход системе:

1.  $\omega_1$  — начальная частота ряда;
2.  $\Delta_{min}$  — минимальное по модулю отклонение частоты ряда от  $\omega_1$  для обнаружения неоднородности.

Обозначим  $\omega_{min} = \omega_1 + \Delta_{min}$ . Численно проверено, что  $g_a(\omega_1, \omega_1 + \Delta_{min}) \approx g_a(\omega_1, \omega_1 - \Delta_{min})$  при достаточно большом значении  $L$ .

Таким образом, имея значение  $g_a(\omega_1, \omega_{min})$ , мы можем вычислить  $\gamma^*$  как значение аппроксимации переходного интервала  $\gamma(i), i = 1, \dots, T$  кривой  $d_n, n = Q, \dots, Q + T$ , в точке  $k$ , которая соединяет  $\gamma_{min}$  и  $g_a(\omega_1, \omega_{min})$ .

Введем еще одно обозначение для наглядности дальнейших результатов исследования. Так как  $\gamma$  — аппроксимация переходного интервала функции  $d_n$ , введем  $a_n$  — аппроксимацию всей кривой  $d_n$ .

$$a_n = \begin{cases} \gamma_{min}, n < Q, \\ \gamma(n), n \in [Q, Q + T], \\ g_a(\omega_1, \omega_{min}), n > Q. \end{cases} \quad (5.2)$$

## 5.2. Аппроксимация переходного интервала

Рассмотрим траекторные матрицы  $\mathbb{X}_{test}^{(j)}$  размерности  $L \times K_{test}$  тестовых рядов  $F_N^{(2)} = F_{j,j+T}$ , где  $K_{test} = T - L + 1, j \in [0, N - T]$ .



$\forall j \in [0, Q - T), \forall n \in [1, K_{test}]$  : для  $n$ -го столбца матрицы  $\mathbb{X}_{test}^{(j)}$ ,  $X_n \in \mathfrak{L}_r^{(1)}$ .

$\forall j \in [Q + T, N - T), \forall n \in [1, K_{test}]$  : для  $n$ -го столбца матрицы  $\mathbb{X}_{test}^{(j)}$ ,  $X_n \notin \mathfrak{L}_r^{(1)}$ .

При  $T > 2 \cdot L$ ,  $\forall j \in [Q - T + L, Q - L)$ ,  $\mathbb{X}_{test}^{(j)}$  состоит из:

- $n_B = n_B(j)$  векторов вложений, лежащих в  $\mathfrak{L}_r^{(1)}$ ;
- $n_Q = n_Q(j)$  векторов вложений, содержащих момент возмущения;
- $n_A = n_A(j)$  векторов вложений, содержащих только значения ряда после разладки.

Причем  $K_{test} = n_B + n_Q + n_A$

Пусть  $L$  — фиксировано.

$$\begin{aligned}
 g(F^{(1)}; F^{(2)}) &= \frac{\sum_{l=1}^{K_{test}} \text{dist}^2(X_l, \mathfrak{L}_r^{(1)})}{\sum_{l=1}^{K_{test}} \|X_l\|^2} = \\
 &= \frac{\sum_{l=1}^{n_B} \text{dist}^2(X_l, \mathfrak{L}_r^{(1)}) + \sum_{l=n_B}^{n_B+n_Q} \text{dist}^2(X_l, \mathfrak{L}_r^{(1)}) + \sum_{l=n_B+n_Q}^{K_{test}} \text{dist}^2(X_l, \mathfrak{L}_r^{(1)})}{\sum_{l=1}^{n_B} \|X_l\|^2 + \sum_{l=n_B}^{n_B+n_Q} \|X_l\|^2 + \sum_{l=n_B+n_Q}^{K_{test}} \|X_l\|^2} \approx \\
 &\approx \frac{0 + \sum_{l=n_B}^{n_B+n_Q} \text{dist}^2(X_l, \mathfrak{L}_r^{(1)}) + n_A(j) \cdot c_H}{K_{test} \cdot \frac{L}{2}} \approx \frac{n_A(j) \cdot c_H}{K_{test} \cdot \frac{L}{2}}, \tag{5.3}
 \end{aligned}$$

при  $T \rightarrow \infty$  в силу  $n_Q = o(T)$ .

Так как для вычисления  $d_n$  мы последовательно смещаем тестовые ряды на 1 элемент,  $n_A(j)$  возрастает линейно, начиная с  $j = Q - T + L$ ,  $n_A(j) = j - Q + T - L$ . Получили в правой части формулы (5.3) линейную функцию.

Действительно, при увеличении  $T$  — увеличивается количество  $K_{test}$  элементов, что приводит к увеличению  $n_B$  и  $n_A$ , и уменьшению вклада каждого  $X_l$  в  $g$ . Так как  $\forall j n_Q(j) \leq L$  при  $T \rightarrow \infty$  вклад соответствующих  $X_l$  в  $g$  пренебрежительно мал.

Аналогичная ситуация и при уменьшении  $L$ . Таким образом, чем больше разность  $T - L$ , тем линейнее переходный интервал кривой  $d_n$  (Рис. 5.3).

Таким образом, мы можем аппроксимировать переходный интервал кривой  $d_n$  от  $\gamma_{min}$  до  $g_a(\omega_1, \omega_{min})$  линейной функцией  $\gamma(i)$ ,  $i = 1, \dots, T$  (Рис. 5.4, 5.5).

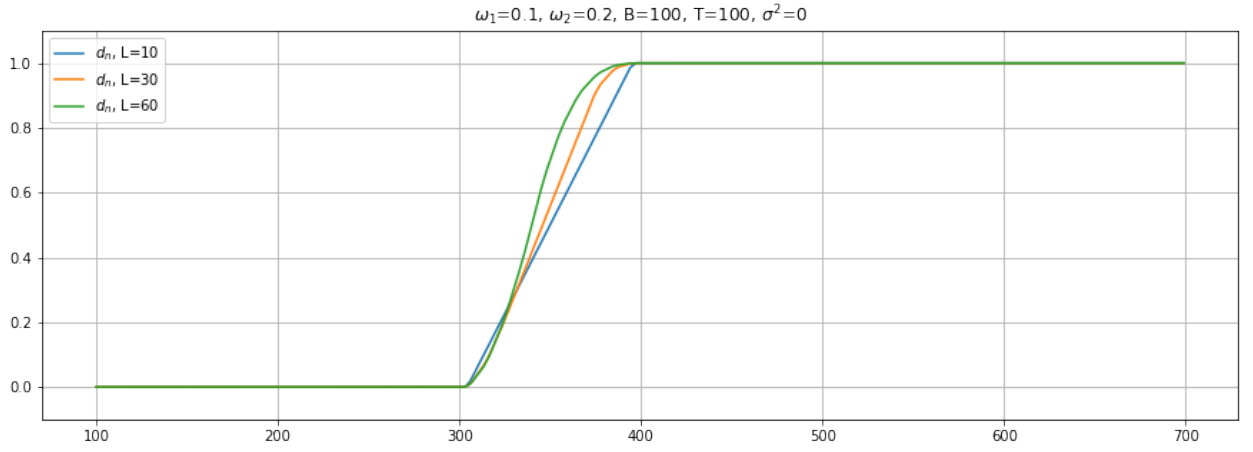


Рис. 5.3. Аппроксимация переходного интервала. Линейность при увеличении разности  $T - L$ .

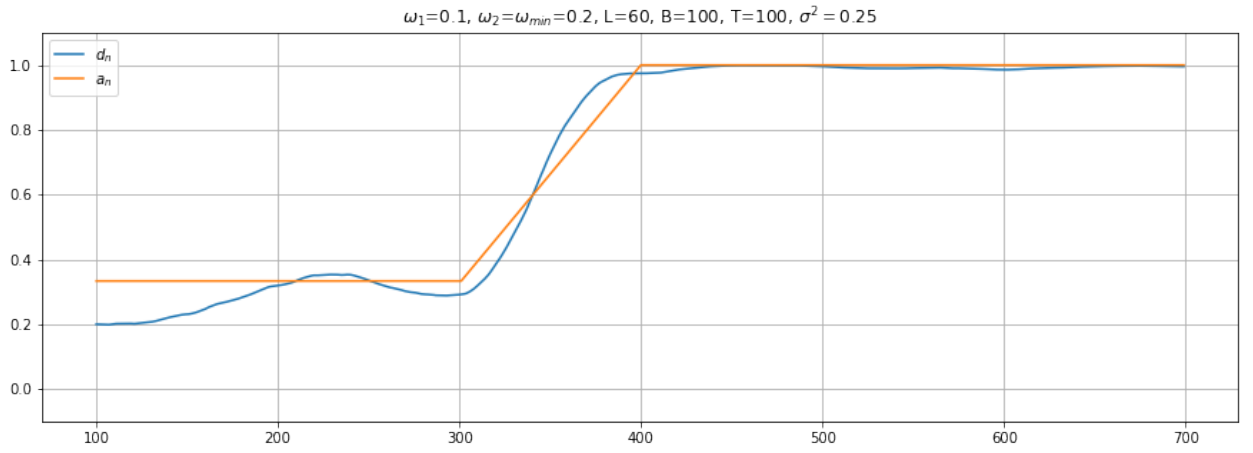


Рис. 5.4. Аппроксимация переходного интервала. Ряд с шумом,  $\Delta_{min} = 0.1$ .

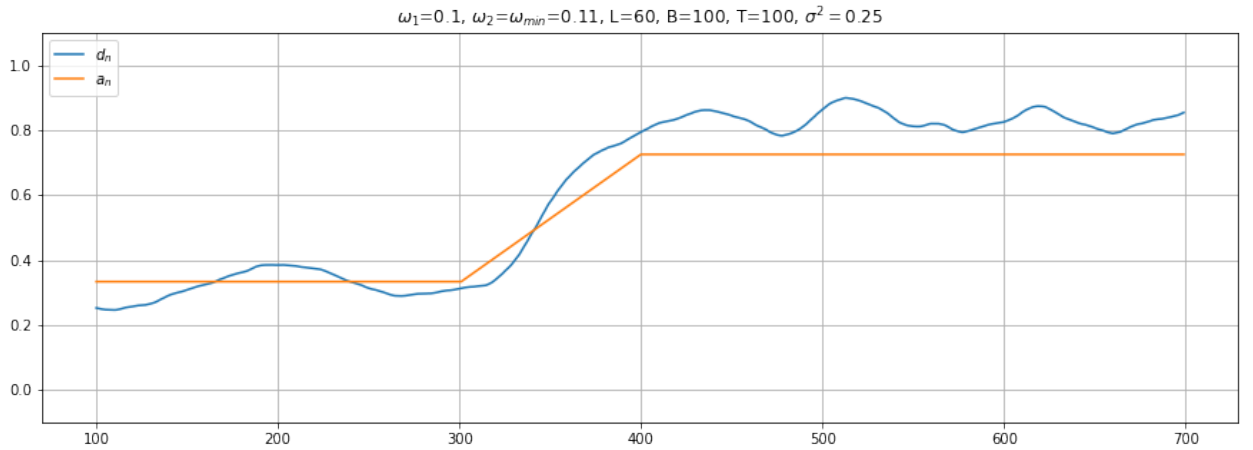


Рис. 5.5. Аппроксимация переходного интервала. Ряд с шумом,  $\Delta_{min} = 0.01$ .

Важно отметить, что такая аппроксимация не всегда корректна (Рис. 5.5). В силу сходимости  $g_a$  к  $g$ , у нас есть ограничения на  $L$ . Однако аппроксимация прямой требует

увеличения  $T - L$  и при уменьшении  $L$  возникает противоречие.

Поскольку мы хотим брать  $\gamma^*$  как значение в точке  $k$  прямой  $\gamma$ , нам важно чтобы первые  $k$  значений  $\gamma$  были меньше  $d_n$ , ведь в противном случае  $\hat{Q} > Q + k$ . Таким образом на первый план выходит вопрос не только о корректности аппроксимации  $\gamma$  переходного интервала  $d_n$ , но и о выборе доступных для изменения алгоритмом значений параметров  $B, T$  и  $L$ . Позже попробуем установить их влияние на устойчивость системы.

### 5.3. Алгоритм работы

Таким образом, с учетом разделов 5.1.1, 5.1.2 и 5.2 уточним алгоритм 1:

**Алгоритм 3.** *Описание системы с учетом оценки  $\gamma$  и линейности переходного интервала функции  $d_n$ :*

1. *Входные данные:*  $F_N, k, \omega_1, \Delta_{min}, \sigma^2$ ;
2. *Результат:*  $\hat{Q}$ ;
3. *Алгоритм:*
  - а. *Фиксируем  $B, T, L$ ;*
  - б. *Оцениваем  $\gamma_{min}$  по формуле (5.1);*
  - в. *Вычисляем  $g_a(\omega_1, \omega_{min})$  по формуле (4.1);*
  - г. *Строим прямую  $\gamma$ , соединяющую  $\gamma_{min}$  и  $g_a(\omega_1, \omega_{min})$ ;*
  - д. *Фиксируем  $\gamma^* = \gamma(k)$ ;*
  - е. *Определяем  $\hat{Q}$  как момент преодоления  $d_n$  значения  $\gamma^*$ .*

Дальнейшие исследования системы будут проводиться в соответствии с алгоритмом 3.

### 5.4. Оценка системы

В дальнейших тестах дисперсия шума  $\sigma^2 = 0.25$ .

Введем характеристики системы.

Будем считать, что произошло ложноположительное обнаружение неоднородности  $FP(\gamma^*)$  при пороге  $\gamma^*$  если  $\hat{Q} < Q$ . Если  $\hat{Q} \in [Q, Q + k]$  при пороге  $\gamma^*$ , то у нас точное

обнаружение  $TP(\gamma^*)$ . Если же  $\hat{Q} > Q + k$  для порога  $\gamma^*$ , то произошло ложноотрицательное обнаружение неоднородности  $FN(\gamma^*)$

Промоделируем  $n_{iter}$  раз реализацию шума  $\epsilon$  и на каждой итерации посчитаем  $FP(\gamma^*)$ ,  $TP(\gamma^*)$  и  $FN(\gamma^*)$ . Будем характеризовать систему вероятностью ложноположительного обнаружения  $FPR(\gamma^*) = \frac{\sum_{i=1}^{n_{iter}} FP_i(\gamma^*)}{n_{iter}}$ , вероятностью точного обнаружения  $TPR(\gamma^*) = \frac{\sum_{i=1}^{n_{iter}} TP_i(\gamma^*)}{n_{iter}}$  и вероятностью ложноотрицательного обнаружения  $FNR(\gamma^*) = \frac{\sum_{i=1}^{n_{iter}} FN_i(\gamma^*)}{n_{iter}}$ .

Обозначим порог  $\gamma^*$ , выбранный по алгоритму 3, как  $\gamma_a$ . Посчитаем  $\forall \gamma^* \in [0, 1]$   $FPR(\gamma^*)$ ,  $TPR(\gamma^*)$  и  $FNR(\gamma^*)$ . Также будем смотреть на  $FPR(\gamma_a)$ ,  $TPR(\gamma_a)$  и  $FNR(\gamma_a)$ .

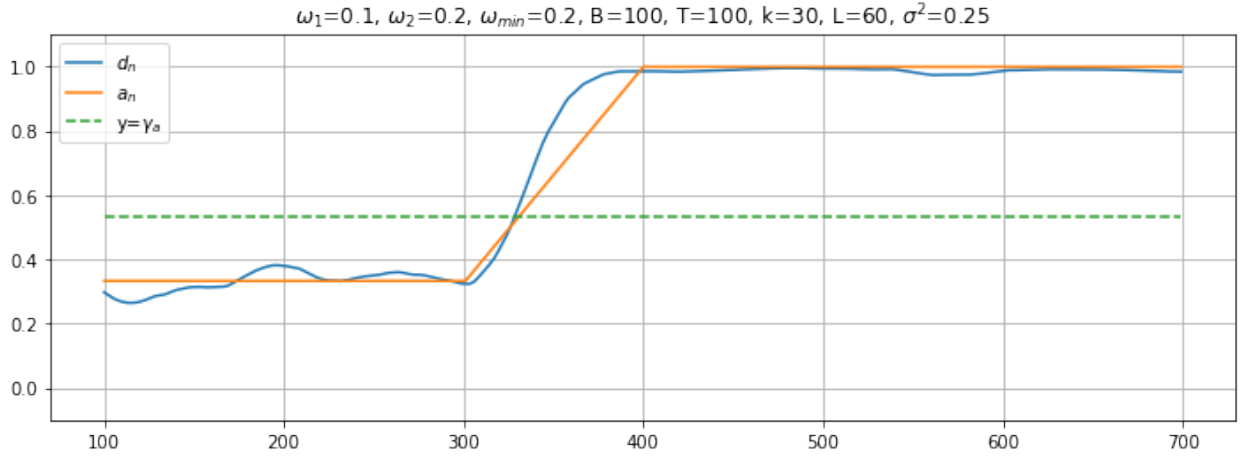


Рис. 5.6. Работы системы. Одна итерация,  $\sigma^2 = 0.25$ .

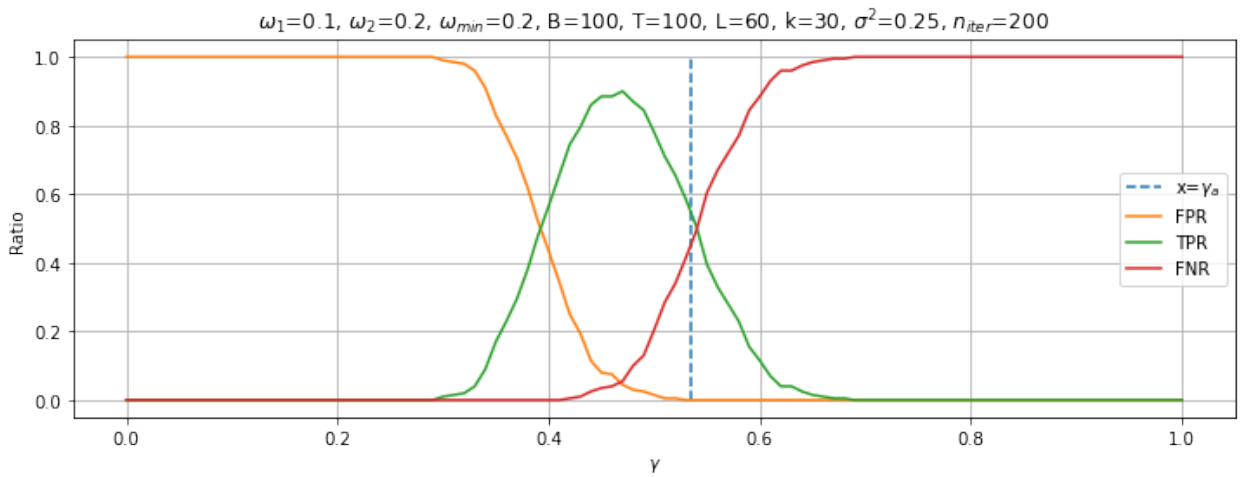


Рис. 5.7. Работы системы. Оценка,  $\sigma^2 = 0.25$ .

Для параметров, указанных на Рис. 5.7,  $FPR(\gamma_a) = 0$ ,  $TPR(\gamma_a) = 0.585$ ,  $FNR(\gamma_a) =$

0.415. Исходя из этих значений, с вероятностью 0.415 предложенный алгоритм не справляется с требованием  $\hat{Q} \in [Q, Q + k]$ .

При меньшей дисперсии шума  $\sigma^2$  (Рис. 5.9, 5.8), мы получаем большую устойчивость к ложноположительным обнаружениям, что позволяет уменьшить порог  $\gamma_a$  путем выбора значения на прямой  $\gamma$  раньше, чем в момент  $k$ , так как при пороге  $\gamma_a$  остался процент запаздываний. Об этом нам говорит интервал значений  $\gamma(i)$  на Рис. 5.9, где вероятность точного обнаружения  $\text{TPR}(\gamma(i)) = 1$ .

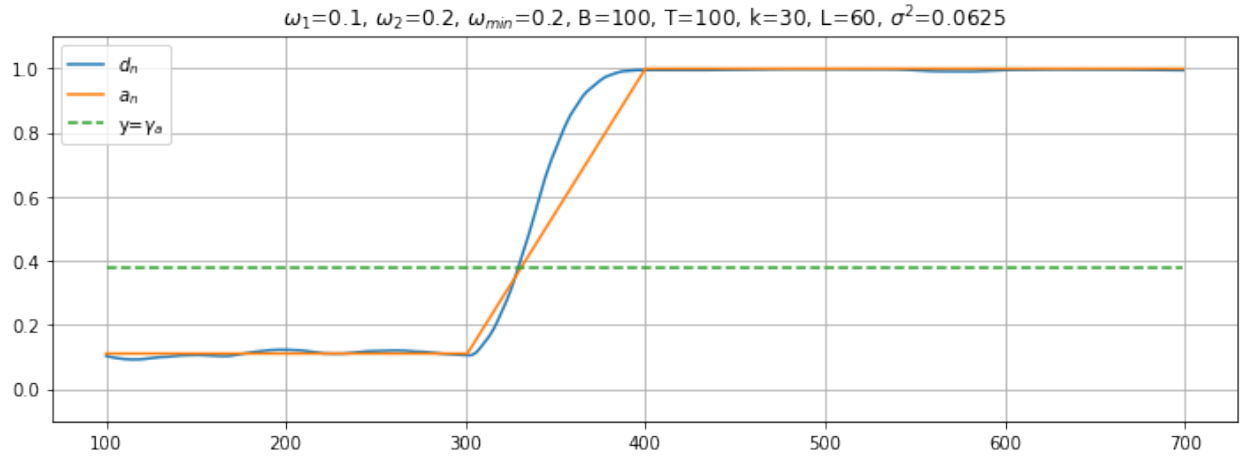


Рис. 5.8. Работы системы. Одна итерация,  $\sigma^2 = 0.0625$ .

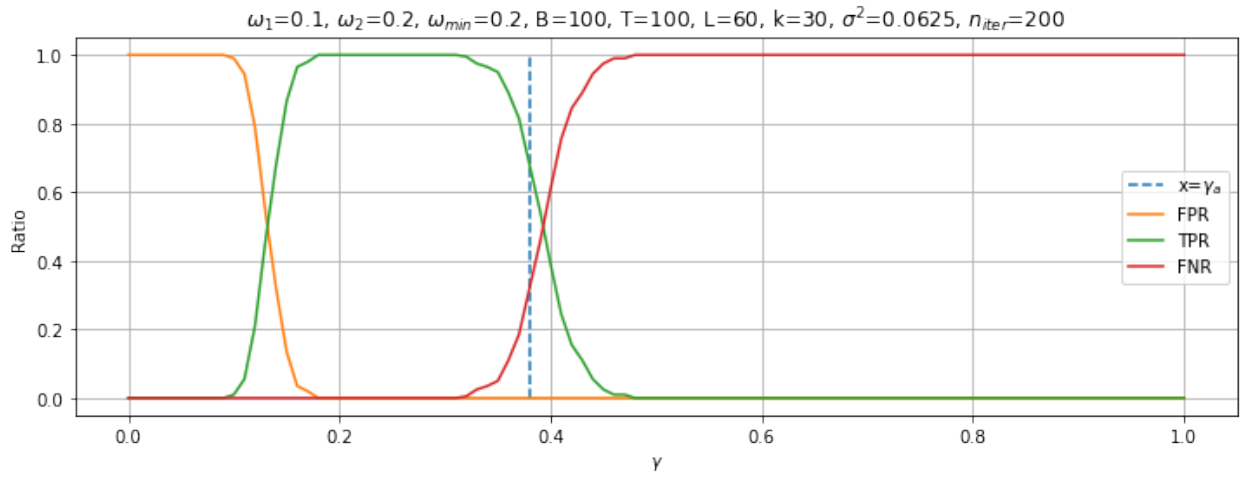


Рис. 5.9. Работы системы. Оценка,  $\sigma^2 = 0.0625$ .

## 5.5. Параметры системы

Все параметры в системе, описываемой алгоритмом 3 можно разделить на четыре группы:

1. Входные — ряд и его характеристики до момента нарушения однородности:

$$F_N, \omega_1, \sigma^2;$$

2. Входные — необходимые для работы алгоритма 3:  $\Delta_{min}, k$ ;

3. Неизвестные:  $\omega_2, Q$ ;

4. Свободные, выбираемые системой:  $L, B, T$ . Именно эти параметры мы можем подстраивать под разные ряды. Оценим их.

### 5.5.1. Оценка параметров: T

При уменьшении параметра  $T$  длина переходного интервала сокращается, что увеличивает наклон прямой  $\gamma$  (Рис. 5.10), следовательно, порог  $\gamma_a$  имеет большее значения, что делает систему более устойчивой к шуму и при параметрах, указанных на Рис. 5.11 исключает ложноположительные обнаружения:  $FPR(\gamma_a) = 0$ ,  $TPR(\gamma_a) = 0.99$ ,  $FNR(\gamma_a) = 0.01$ .

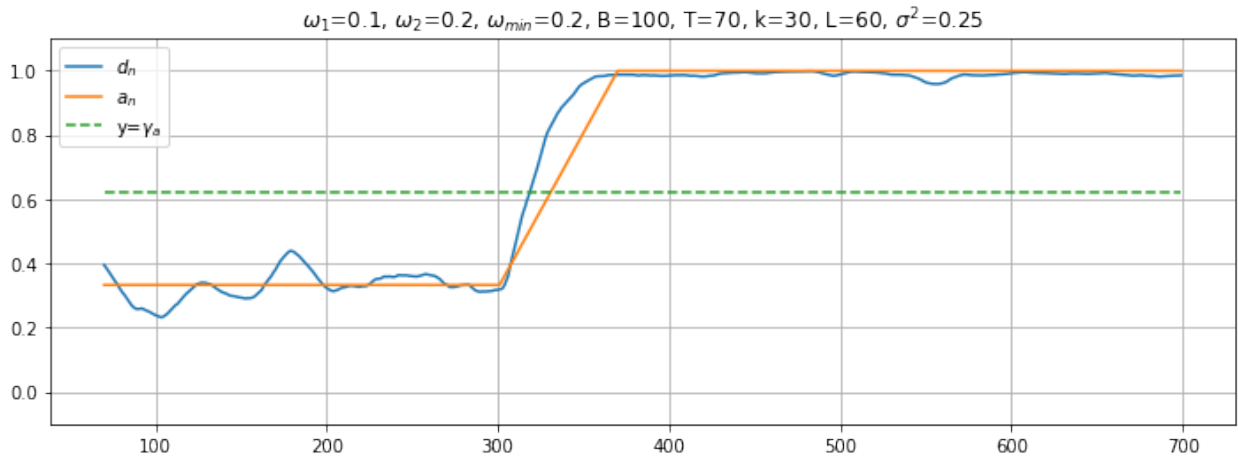


Рис. 5.10. Работы системы. Одна итерация,  $T = 70$ .

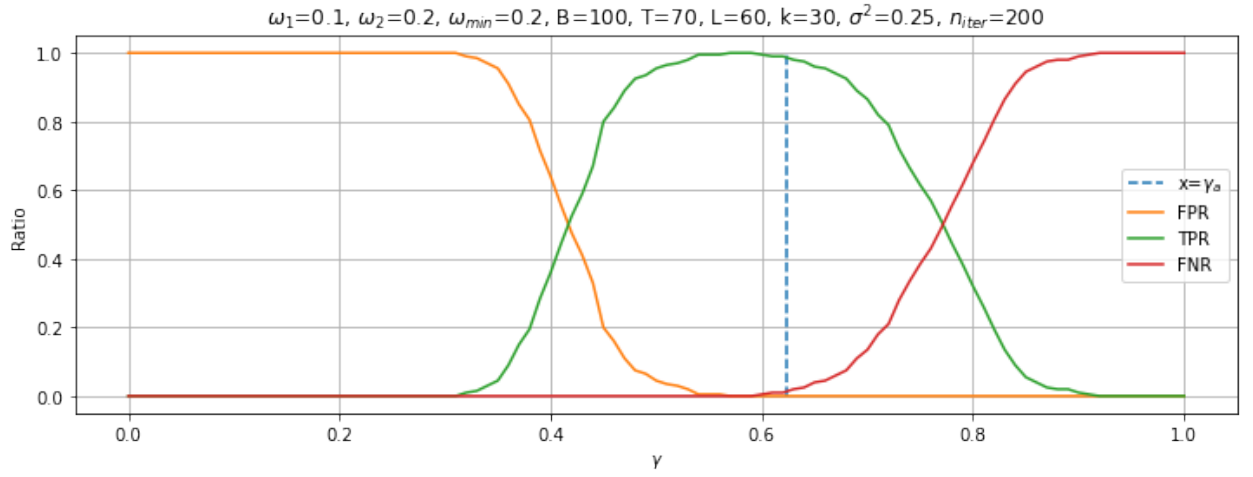


Рис. 5.11. Работы системы. Оценка,  $T = 70$ .

При маленькой дисперсии шума  $\sigma^2$  (Рис. 5.13), уменьшая  $T$  интервал значений  $\gamma(i)$ , где вероятность точного обнаружения  $\text{TPR}(\gamma(i)) = 1$  становится еще больше, по сравнению с ситуацией на Рис. 5.9.

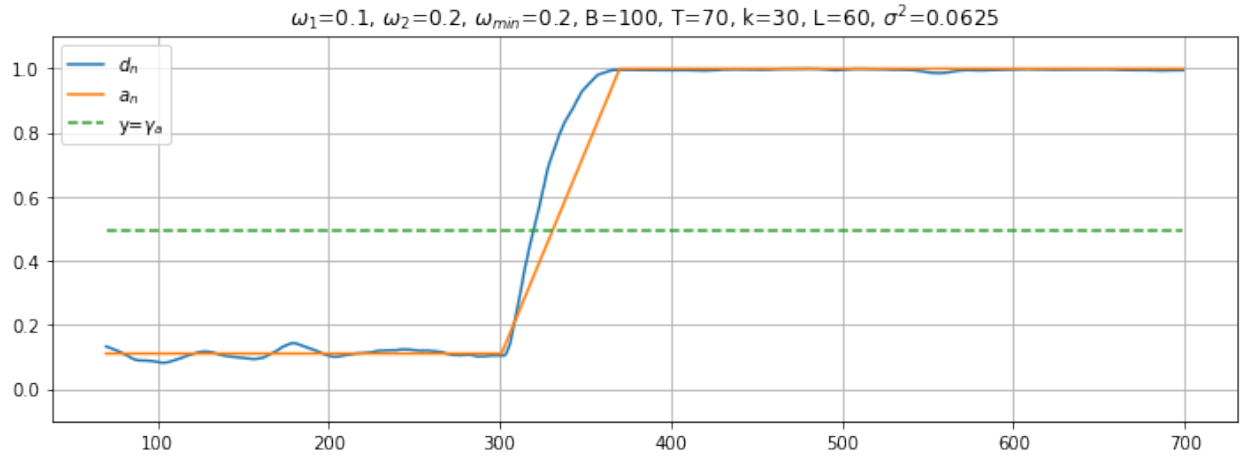


Рис. 5.12. Работы системы. Одна итерация,  $T = 70, \sigma^2 = 0.0625$ .

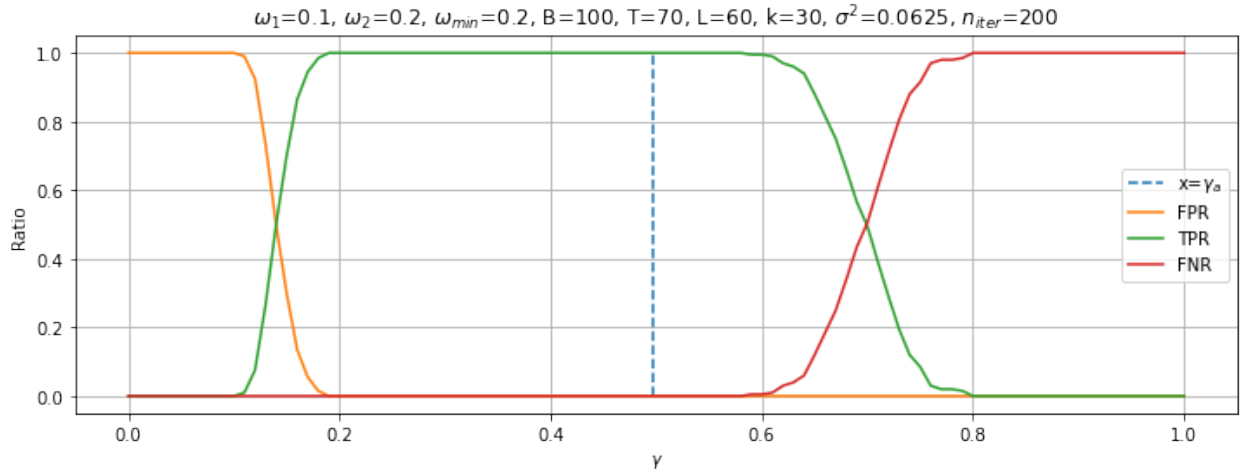


Рис. 5.13. Работы системы. Оценка,  $T = 70$ ,  $\sigma^2 = 0.0625$ .

При увеличении параметра  $T$  (Рис. 5.14) мы увеличиваем тестовый интервал, занижая параметр  $\gamma_a$ , потенциально, делая систему менее устойчивой при большой дисперсии  $\sigma^2$  шума  $\epsilon$ . Также, при недостаточно высокой величине  $|T - L|$  линейная аппроксимация  $\gamma$  некорректна и первые значения  $\gamma$  превосходят значения  $d_n$  на переходном интервале, что влечет увеличение  $\text{FNR}(\gamma_a)$ .

При параметрах на Рис. 5.15,  $\text{FPR}(\gamma_a) = 0$ ,  $\text{TPR}(\gamma_a) = 0.265$ ,  $\text{FNR}(\gamma_a) = 0.735$ . Получили, что с вероятностью в 0.735 требование  $\hat{Q} \in [Q, Q + k]$  будет нарушено.

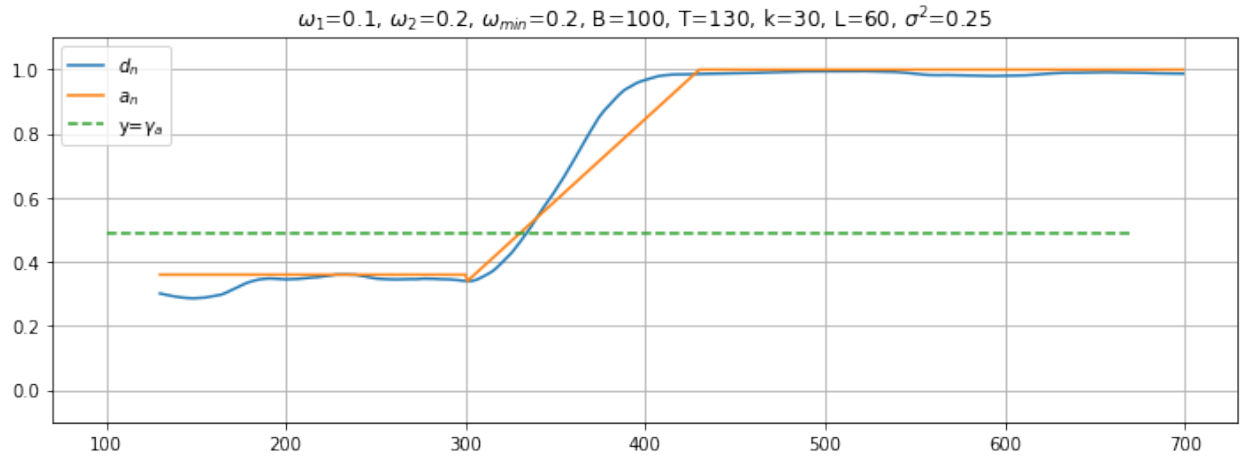


Рис. 5.14. Работы системы. Одна итерация,  $T = 130$ .



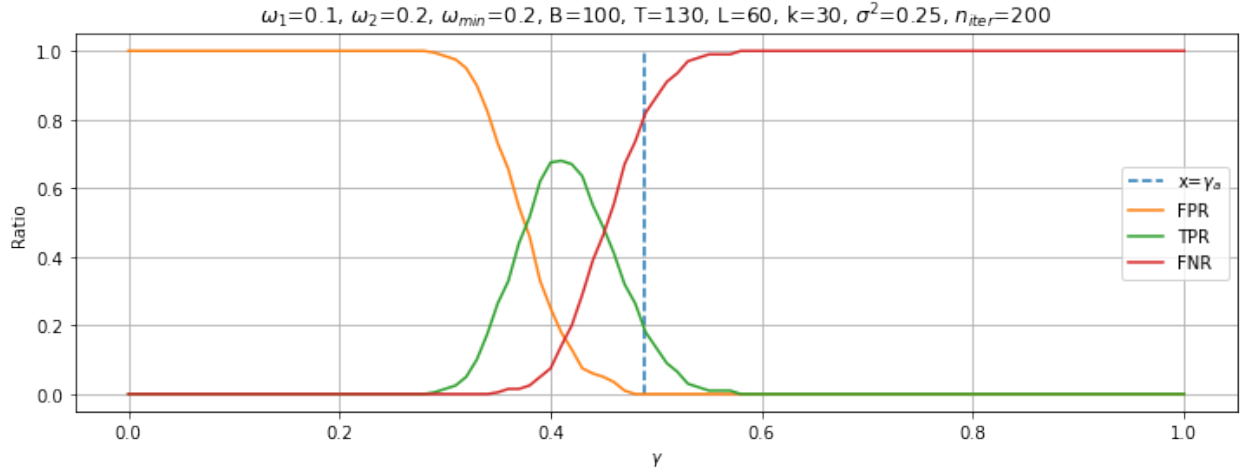


Рис. 5.15. Работы системы. Оценка,  $T = 130$ .

Таким образом, уменьшая  $T$ , мы увеличиваем устойчивость системы, а также интервал  $k_{rob}$ ,  $k_{rob} < k$ , на котором  $\forall i : \text{TPR}(\gamma(i)) = 1$ , следствием чего является  $\hat{Q} \rightarrow Q$  — более точное обнаружение момента нарушения однородности.

Однако, при  $T \rightarrow L$ ,  $K_{test} \rightarrow 1$ , и вклад шума в значения  $d_n$  увеличивается, что влечет увеличение ложноположительных обнаружений (Рис. 5.16).

Также было эмпирически установлено, что при уменьшении  $T - L$  скорость роста переходного интервала становится быстрее линейной.

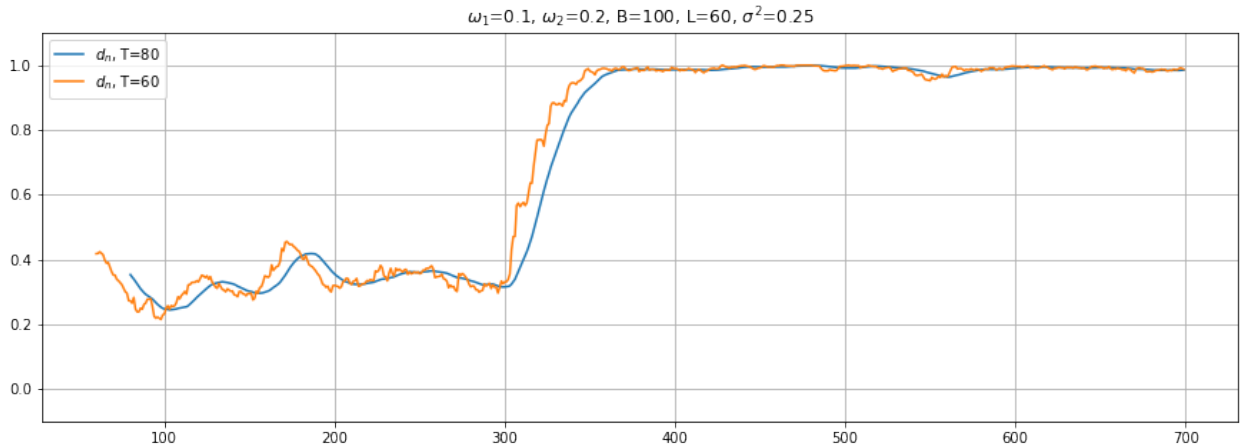


Рис. 5.16. Функция  $d_n$ . Уменьшение  $T - L$ .

Как было отмечено ранее, близость  $g_a$  к  $g$  имеет место при достаточно большом  $L$ , однако линейность переходного интервала достигается при противоположном условии. Получается противоречие, так как при увеличении  $L$ , количество векторов вложений  $n_Q$ , содержащих момент возмущения, также возрастет, и при фиксированном  $T$  равен-

ство в формуле (5.3) достигаться не будет в силу  $n_Q = O(L)$ . Линейность переходного интервала нарушается, однако скорость роста при уменьшении  $T - L$  становится быстрее линейной (Рис. 5.16 и 5.17).

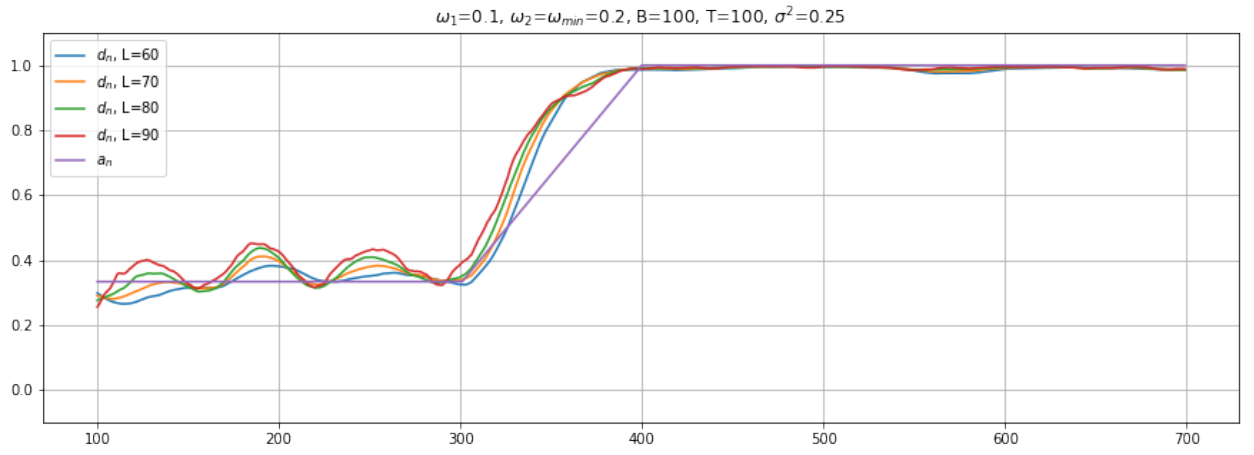


Рис. 5.17. Функция  $d_n$ . Разные значения  $L$ .

### 5.5.2. Оценка параметров: $B$

Параметр  $B$  влияет на устойчивость системы и его уменьшение может увеличить значение  $\text{FPR}(\gamma^*)$ . Чем больше  $B$ , тем точнее определяется базовое пространство  $\mathfrak{L}_t^{(1)}$  (Рис. 5.18, 5.19) и до момента  $Q$  значения  $d_n$  имеют меньший разброс.

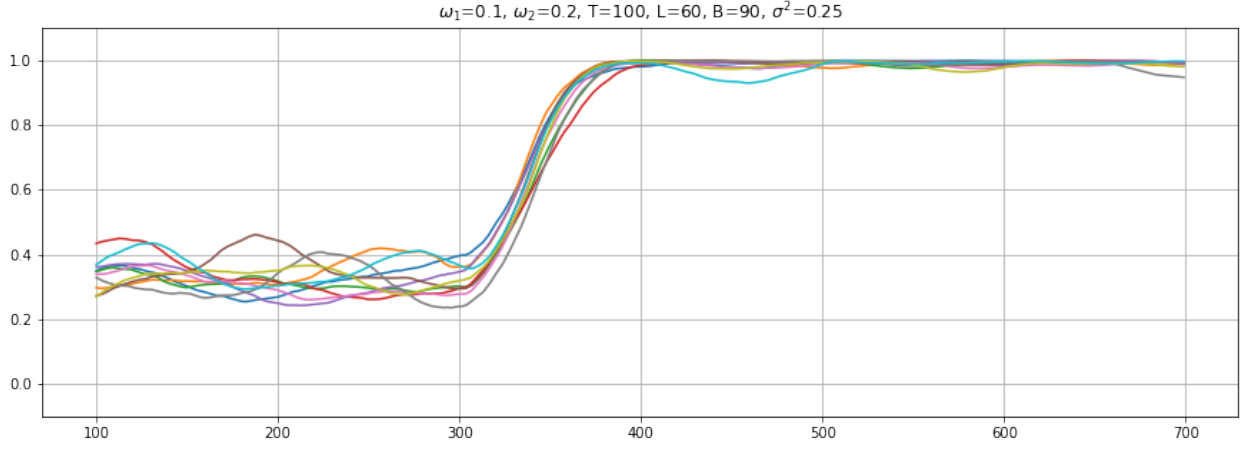


Рис. 5.18. Функция  $d_n$ . Реализации шума,  $B = 90$ .

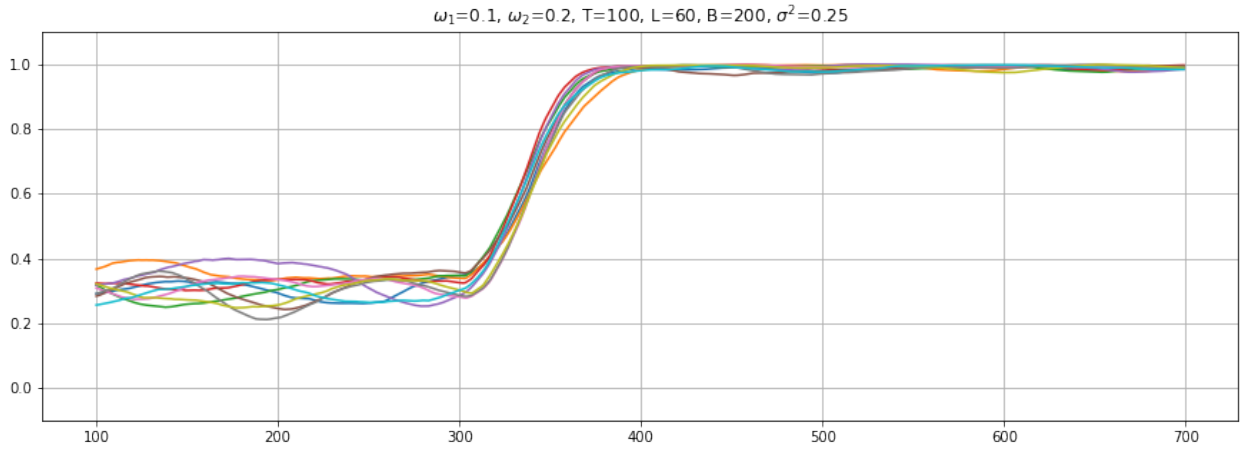


Рис. 5.19. Функция  $d_n$ . Реализации шума,  $B = 200$ .

## 5.6. Обобщение

Описанную алгоритмом 3 систему использовать на практике проблематично из-за требований к вводу пользователем дисперсии шума  $\sigma^2$  и частоты периодики  $\omega_1$ . Внесем оценку этих входных параметров в работу алгоритма.

### 5.6.1. Упрощение: $\sigma^2$

Добавим требование к входному ряду  $F_N$  — первые  $p = \frac{N}{4}$  элементов ряда гарантированно не содержат разладку. Можно это расценивать как наличие неких исторических данных, в которых структура ряда не менялась. Таким образом, в качестве  $\gamma_{min}$  будем брать максимальное значение строковой функции неоднородности, оцененное на первых  $p$  элементах ряда  $F_N$ . Обозначим этот подряд как  $F_P$ .

### 5.6.2. Упрощение: $\omega_1$

Начальную частоту периодики мы можем оценить используя пакет RSSA:

**Алгоритм 4.** *Оценка начальной частоты ряда  $\omega_1$ :*

1. *Строим траекторную матрицу ряда  $F_P$ ;*
2. *Применяем к ней SVD - разложение;*
3. *Группируем компоненты на основе матрицы взвешенных корреляций;*
4. *Используем алгоритм ESPRIT для оценки компонент LRR для сигнала;*
5. *Выбираем компоненты, отвечающие за периодику и оцениваем частоту.*

При тестировании реализации алгоритма 4  $\forall n \in [3, \frac{N}{4}] : \omega_1 = \frac{1}{n}$  для рядов без шума и для белого шума со стандартным отклонением  $\sigma \in [0.1, 0.8]$  ошибок в оценке  $\omega_1$  не было.

При добавление линейного тренда вида  $kx + b$  для рядов с шумом, ошибка оценки не превышала значение 0.02 для  $k \in [0.01, 0.5]$ .

## 5.7. Упрощенный алгоритм

Исходя из раздела 5.6, опишем новый алгоритм.

**Алгоритм 5.** *Описание системы:*

1. *Входные данные:  $F_N, k, \Delta_{min}$ ;*
2. *Результат:  $\hat{Q}$ ;*
3. *Алгоритм:*

- а. Фиксируем  $B, T, L$ ;*
- б. Оцениваем  $\omega_1$  по алгоритму 4;*
- в. Оцениваем  $\gamma_{\min}$  как максимум функции  $d_n$  на промежутке  $[0; p - T]$ ;*
- г. Вычисляем  $g_a(\omega_1, \omega_{\min})$  по формуле (4.1);*
- д. Строим прямую  $\gamma$ , соединяющую  $\gamma_{\min}$  и  $g_a(\omega_1, \omega_{\min})$ ;*
- е. Фиксируем  $\gamma^* = \gamma(k)$ ;*
- ж. Определяем  $\hat{Q}$  как момент преодоления  $d_n$  значения  $\gamma^*$ .*

## 5.8. Тестирование

Исходя из результатов секции 5.5, мы получили общую идею для выбора параметров  $B, T, L$  — система имеет большую устойчивость в смысле вероятности точного определения момента нарушения однородности  $\text{TPR}(\gamma^*)$  при большом  $B, L$  и маленьком значении  $T - L$ .

Поскольку представление о длине ряда в алгоритме 5 мы получаем только из входного параметра  $F_N$ , а также с учетом требования ко входному ряду о гарантированном отсутствии неоднородности в первых  $p$  элементах, положим  $B = \lfloor \frac{N}{6} \rfloor$ ,  $T = 0.6 \cdot B$ ,  $L = 0.9 \cdot T$ .

В таблицах 5.1, 5.2, 5.3, 5.4, 5.5, 5.6 приведены результаты тестирования системы. Из результатов видно, что при уменьшении параметра  $k$  увеличивается вероятность ложного срабатывания системы. Действительно, чем меньше  $k$ , тем ниже порог  $\gamma^*$ . При  $\sigma \neq 0$  функция  $d_n$  до момента  $Q$  колеблется. Эти колебания могут превышать значение  $\gamma^*$ , что и приводит к увеличению ложноположительных срабатываний.

Как было упомянуто в секции 5.2, первые значения  $\gamma$  могут быть больше начальных значений  $d_n$ . Таким образом, при заданном маленьком значении  $k$ , аппроксимация переходного интервала функции  $d_n$  прямой  $\gamma$  может быть некорректна. Данная проблема приводит к увеличению вероятности запаздывания при обнаружении разладки (таблицы 5.3, 5.4).

Помимо этого, поведение функции разладки на переходном интервале требует более корректной аппроксимации в целом, так как при разных частотах до и после нарушения однородности, момент роста для разных частот разный (рис. 5.20). Особенно

выделяются функции  $d_n$  при  $\omega_2 = \frac{1}{7}$  и  $\omega_2 = \frac{1}{9}$  (рис. 5.21). Однако, при достаточно большом значении  $k$ , данная проблема не влияет на устойчивость системы.

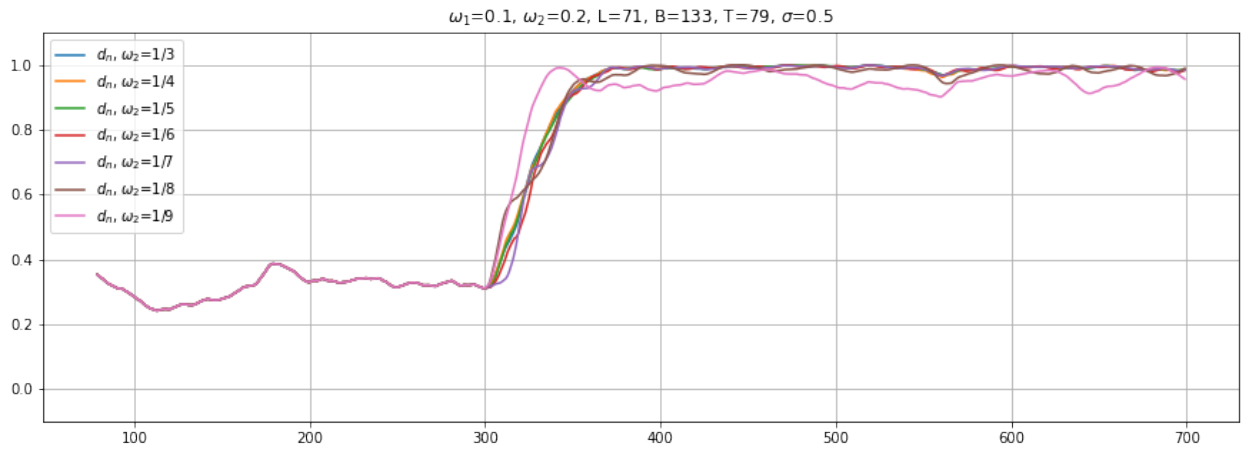


Рис. 5.20. Функция  $d_n$ . Поведение функции при разных  $\omega_2$ .

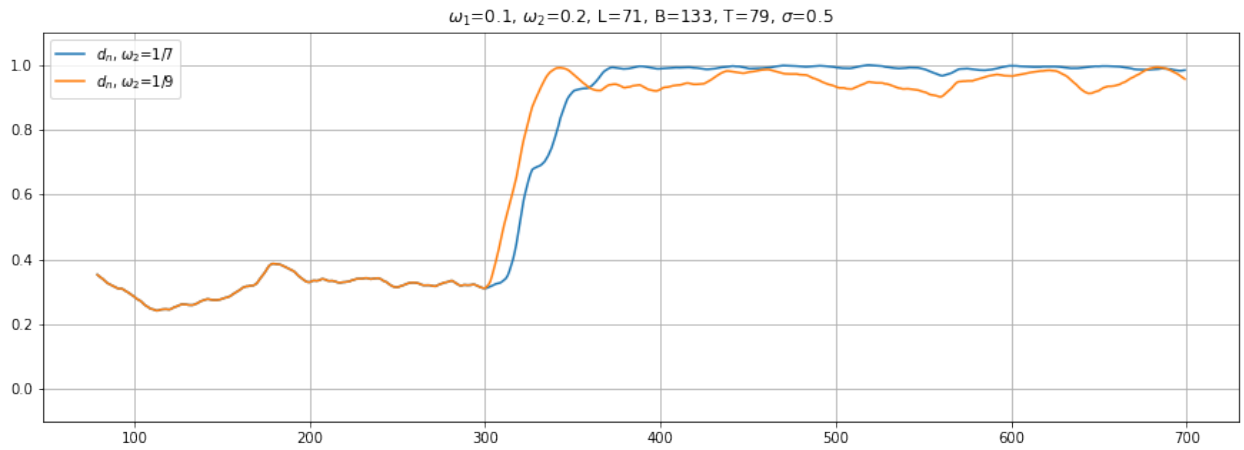


Рис. 5.21. Функция  $d_n$ . Поведение функции при  $\omega_2 = \frac{1}{7}$  и  $\omega_2 = \frac{1}{9}$ .

Таблица 5.1. Результаты тестирования модели,  $N = 800, Q = 301, k = 30$ .

$\omega_1$	$\omega_2$	$\Delta_{min}$	$\sigma$	$B$	$T$	$L$	$FPR$	$TPR$	$FNR$
1/10	1/3	0.02	0.0	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/3	0.02	0.1	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/3	0.02	0.2	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/3	0.02	0.3	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/3	0.02	0.4	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/3	0.02	0.5	133	79	71	0.0	0.99	0.01
1/10	1/3	0.02	0.6	133	79	71	0.0	0.955	0.045
1/10	1/3	0.02	0.7	133	79	71	0.035	0.815	0.15
1/10	1/4	0.02	0.0	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/4	0.02	0.1	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/4	0.02	0.2	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/4	0.02	0.3	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/4	0.02	0.4	133	79	71	0.0	0.995	0.005
1/10	1/4	0.02	0.5	133	79	71	0.0	0.98	0.02
1/10	1/4	0.02	0.6	133	79	71	0.0	0.94	0.06
1/10	1/4	0.02	0.7	133	79	71	0.035	0.81	0.155
1/10	1/5	0.02	0.0	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/5	0.02	0.1	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/5	0.02	0.2	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/5	0.02	0.3	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/5	0.02	0.4	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/5	0.02	0.5	133	79	71	0.0	0.99	0.01
1/10	1/5	0.02	0.6	133	79	71	0.0	0.935	0.065
1/10	1/5	0.02	0.7	133	79	71	0.035	0.835	0.13
1/10	1/6	0.02	0.0	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/6	0.02	0.1	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/6	0.02	0.2	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/6	0.02	0.3	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/6	0.02	0.4	133	79	71	0.0	0.995	0.005
1/10	1/6	0.02	0.5	133	79	71	0.0	0.995	0.005
1/10	1/6	0.02	0.6	133	79	71	0.0	0.955	0.045
1/10	1/6	0.02	0.7	133	79	71	0.035	0.835	0.13

Таблица 5.2. Результаты тестирования модели,  $N = 800, Q = 301, k = 30$ .

$\omega_1$	$\omega_2$	$\Delta_{min}$	$\sigma$	$B$	$T$	$L$	$FPR$	$TPR$	$FNR$
1/10	1/7	0.02	0.0	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/7	0.02	0.1	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/7	0.02	0.2	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/7	0.02	0.3	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/7	0.02	0.4	133	79	71	0.0	0.990	0.01
1/10	1/7	0.02	0.5	133	79	71	0.0	0.945	0.055
1/10	1/7	0.02	0.6	133	79	71	0.01	0.930	0.06
1/10	1/7	0.02	0.7	133	79	71	0.025	0.855	0.12
1/10	1/8	0.02	0.0	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/8	0.02	0.1	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/8	0.02	0.2	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/8	0.02	0.3	133	79	71	0.0	0.990	0.01
1/10	1/8	0.02	0.4	133	79	71	0.0	0.915	0.085
1/10	1/8	0.02	0.5	133	79	71	0.0	0.855	0.145
1/10	1/8	0.02	0.6	133	79	71	0.01	0.780	0.21
1/10	1/8	0.02	0.7	133	79	71	0.025	0.760	0.215
1/10	1/9	0.02	0.0	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/9	0.02	0.1	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/9	0.02	0.2	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/9	0.02	0.3	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/9	0.02	0.4	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/9	0.02	0.5	133	79	71	0.0	1.0	0.0
1/10	1/9	0.02	0.6	133	79	71	0.01	0.99	0.0
1/10	1/9	0.02	0.7	133	79	71	0	1.0	0.0



Таблица 5.3. Результаты тестирования модели,  $N = 800, Q = 301, k = 15$ .

$\omega_1$	$\omega_2$	$\Delta_{min}$	$\sigma$	$B$	$T$	$L$	$FPR$	$TPR$	$FNR$
1/10	1/3	0.02	0.0	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/3	0.02	0.1	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/3	0.02	0.2	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/3	0.02	0.3	133	79	71	0.000	0.995	0.005
1/10	1/3	0.02	0.4	133	79	71	0.000	0.895	0.105
1/10	1/3	0.02	0.5	133	79	71	0.040	0.745	0.215
1/10	1/3	0.02	0.6	133	79	71	0.195	0.560	0.245
1/10	1/3	0.02	0.7	133	79	71	0.330	0.370	0.300
1/10	1/4	0.02	0.0	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/4	0.02	0.1	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/4	0.02	0.2	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/4	0.02	0.3	133	79	71	0.000	0.980	0.020
1/10	1/4	0.02	0.4	133	79	71	0.000	0.870	0.130
1/10	1/4	0.02	0.5	133	79	71	0.040	0.745	0.215
1/10	1/4	0.02	0.6	133	79	71	0.195	0.500	0.305
1/10	1/4	0.02	0.7	133	79	71	0.330	0.365	0.305
1/10	1/5	0.02	0.0	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/5	0.02	0.1	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/5	0.02	0.2	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/5	0.02	0.3	133	79	71	0.000	0.980	0.020
1/10	1/5	0.02	0.4	133	79	71	0.000	0.855	0.145
1/10	1/5	0.02	0.5	133	79	71	0.040	0.720	0.240
1/10	1/5	0.02	0.6	133	79	71	0.195	0.520	0.285
1/10	1/5	0.02	0.7	133	79	71	0.330	0.365	0.305
1/10	1/6	0.02	0.0	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/6	0.02	0.1	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/6	0.02	0.2	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/6	0.02	0.3	133	79	71	0.000	0.995	0.005
1/10	1/6	0.02	0.4	133	79	71	0.000	0.925	0.075
1/10	1/6	0.02	0.5	133	79	71	0.040	0.820	0.140
1/10	1/6	0.02	0.6	133	79	71	0.195	0.595	0.210
1/10	1/6	0.02	0.7	133	79	71	0.330	0.420	0.250

Таблица 5.4. Результаты тестирования модели,  $N = 800, Q = 301, k = 15$ .

$\omega_1$	$\omega_2$	$\Delta_{min}$	$\sigma$	$B$	$T$	$L$	$FPR$	$TPR$	$FNR$
1/10	1/7	0.02	0.0	133	79	71	0.000	0.000	1.000
1/10	1/7	0.02	0.1	133	79	71	0.000	0.250	0.750
1/10	1/7	0.02	0.2	133	79	71	0.000	0.335	0.665
1/10	1/7	0.02	0.3	133	79	71	0.000	0.325	0.675
1/10	1/7	0.02	0.4	133	79	71	0.000	0.380	0.620
1/10	1/7	0.02	0.5	133	79	71	0.040	0.340	0.660
1/10	1/7	0.02	0.6	133	79	71	0.195	0.270	0.535
1/10	1/7	0.02	0.7	133	79	71	0.330	0.170	0.500
1/10	1/8	0.02	0.0	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/8	0.02	0.1	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/8	0.02	0.2	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/8	0.02	0.3	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/8	0.02	0.4	133	79	71	0.000	0.995	0.005
1/10	1/8	0.02	0.5	133	79	71	0.040	0.920	0.040
1/10	1/8	0.02	0.6	133	79	71	0.195	0.705	0.100
1/10	1/8	0.02	0.7	133	79	71	0.330	0.530	0.140
1/10	1/9	0.02	0.0	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/9	0.02	0.1	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/9	0.02	0.2	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/9	0.02	0.3	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/9	0.02	0.4	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/9	0.02	0.5	133	79	71	0.050	0.950	0.000
1/10	1/9	0.02	0.6	133	79	71	0.150	0.830	0.020
1/10	1/9	0.02	0.7	133	79	71	0.460	0.510	0.030

Таблица 5.5. Результаты тестирования модели,  $N = 800, Q = 301, k = 45$ .

$\omega_1$	$\omega_2$	$\Delta_{min}$	$\sigma$	$B$	$T$	$L$	$FPR$	$TPR$	$FNR$
1/10	1/3	0.02	0.0	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/3	0.02	0.1	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/3	0.02	0.2	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/3	0.02	0.3	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/3	0.02	0.4	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/3	0.02	0.5	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/3	0.02	0.6	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/3	0.02	0.7	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/4	0.02	0.0	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/4	0.02	0.1	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/4	0.02	0.2	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/4	0.02	0.3	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/4	0.02	0.4	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/4	0.02	0.5	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/4	0.02	0.6	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/4	0.02	0.7	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/5	0.02	0.0	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/5	0.02	0.1	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/5	0.02	0.2	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/5	0.02	0.3	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/5	0.02	0.4	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/5	0.02	0.5	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/5	0.02	0.6	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/5	0.02	0.7	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/6	0.02	0.0	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/6	0.02	0.1	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/6	0.02	0.2	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/6	0.02	0.3	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/6	0.02	0.4	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/6	0.02	0.5	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/6	0.02	0.6	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/6	0.02	0.7	133	79	71	0.000	1.0	0.000

Таблица 5.6. Результаты тестирования модели,  $N = 800, Q = 301, k = 45$ .

$\omega_1$	$\omega_2$	$\Delta_{min}$	$\sigma$	$B$	$T$	$L$	$FPR$	$TPR$	$FNR$
1/10	1/7	0.02	0.0	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/7	0.02	0.1	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/7	0.02	0.2	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/7	0.02	0.3	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/7	0.02	0.4	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/7	0.02	0.5	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/7	0.02	0.6	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/7	0.02	0.7	133	79	71	0.000	0.960	0.040
1/10	1/8	0.02	0.0	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/8	0.02	0.1	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/8	0.02	0.2	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/8	0.02	0.3	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/8	0.02	0.4	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/8	0.02	0.5	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/8	0.02	0.6	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/8	0.02	0.7	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/9	0.02	0.0	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/9	0.02	0.1	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/9	0.02	0.2	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/9	0.02	0.3	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/9	0.02	0.4	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/9	0.02	0.5	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/9	0.02	0.6	133	79	71	0.000	1.0	0.000
1/10	1/9	0.02	0.7	133	79	71	0.000	1.0	0.000

## Заключение

В данной работе были рассмотрены и сравнены функции обнаружения неоднородности в синусоидальных временных рядах с неоднородностями, заданными изменением частоты, амплитуды, фазовым сдвигом и выбросом.

Был тщательно рассмотрен и аналитически упрощен индекс неоднородности  $g(F^{(1)}, F^{(2)})$ . Для аналитической аппроксимации  $g_a$  были приведены численные эксперименты, подтверждающие хорошее качество полученной аппроксимации при достаточно большой длине окна  $L$ .

Была разработана система автоматического обнаружения неоднородности за указанный временной интервал после неизвестной точки разладки на основе анализа поведения функции неоднородности на переходном интервале.

Анализ показал, что алгоритм построения порога нуждается в доработке с учетом нелинейности функции разладки. Однако, для достаточно большого значения параметра  $k$  и для уровня шума, стандартное отклонение которого не превышает половину амплитуды периодики, алгоритм работает хорошо с точки зрения малого количества ложных срабатываний и запаздываний при обнаружении разладки.

## Список литературы

1. Golyandina N., Nekrutkin V., Zhigljavsky A. Analysis of Time Series Structure: SSA and Related Techniques // Monographs on Statistics and Applied Probability. — 2001. — Jan. — Vol. 90.
2. Moskvina V., Zhigljavsky A. Change – Point Detection in Time Series by means of the Singular Spectrum Analysis. — 2010.
3. Moskvina V., Zhigljavsky A. An Algorithm Based on Singular Spectrum Analysis for Change-Point Detection // Communications in Statistics-simulation and Computation - COMMUN STATIST-SIMULAT COMPUT. — 2003. — Jan. — Vol. 32. — P. 319–352.
4. Golyandina N., Korobeynikov A., Zhigljavsky A. Singular spectrum analysis with R. Use R! — Springer-Verlag Berlin Heidelberg, 2018.
5. Golyandina N., Korobeynikov A. Basic Singular Spectrum Analysis and Forecasting with R // Computational Statistics and Data Analysis. — 2014. — Vol. 71. — P. 934–954. — R package version 1.0.4.
6. Korobeynikov A. Computation- and space-efficient implementation of SSA // Statistics and Its Interface. — 2010. — Vol. 3, no. 3. — P. 357–368. — R package version 1.0.4.
7. Multivariate and 2D Extensions of Singular Spectrum Analysis with the Rssa Package / Golyandina N., Korobeynikov A., Shlemov A., and Usevich K. // Journal of Statistical Software. — 2015. — Vol. 67, no. 2. — P. 1–78.
8. Кононыхин И. Код для НИР на тему «Обнаружение разладки с помощью метода SSA». — 2022. — Май. — Режим доступа: <https://github.com/Loulaan/researchWork>.