

Министерство образования и науки, молодежи и спорта Украины  
Севастопольский национальный технический  
университет

ИССЛЕДОВАНИЕ СПОСОБОВ МОДЕЛИРОВАНИЕ  
СТАЦИОНАРНЫХ СЛУЧАЙНЫХ ПРОЦЕССОВ С ЗАДААННЫМИ  
СТАТИСТИЧЕСКИМИ СВОЙСТВАМИ

Методические указания к выполнению лабораторной работы №2  
по дисциплине «Методы информационной оптимизации систем и  
процессов»  
для магистрантов специальности 07.080401 «Информационные  
управляющие системы и технологии»

УДК 621.391:681.05.015.23

**Методические указания к выполнению лабораторной работы №2 по дисциплине «Методы информационной оптимизации систем и процессов» / Сост. С. В. Доценко, А. Ю. Дрозин – Севастополь: Изд-во СевНТУ, 2012. – 14 с.**

Целью методических указаний является помощь студентам в выполнении лабораторной работы. Излагаются теория к выполнению данной лабораторной работы, требования к содержанию отчета.

Методические указания предназначены для магистрантов специальности 07.080401 «Информационные управляющие системы и технологии»

Методические указания рассмотрены и утверждены на заседании кафедры Информационных систем, протокол №7 от 23.02.2011 г.

Допущено учебно-методическим центром СевНТУ в качестве методических указаний.

Рецензент: Скороход Б. А., д. т. н., профессор кафедры Технической кибернетики.

## **СОДЕЖАНИЕ**

1. Цель работы.....	4
2. Краткие теоретические сведения.....	4
3. Порядок выполнения работы и варианты заданий.....	10
4. Содержание отчета.....	11
5. Контрольные вопросы.....	12
БИБЛИОГРАФИЧЕСКИЙ СПИСОК .....	12

## 1. ЦЕЛЬ РАБОТЫ

- 1) Освоение программного моделирования стационарных случайных процессов средствами программного пакета MATLAB.
- 2) Выполнение расчета оценок статистических характеристик процессов, полученных путем такого моделирования.
- 3) Аппроксимация полученных числовых данных аналитическими зависимостями, удобными для дальнейшего применения.

## 2. КРАТКИЕ ТЕОРЕТИЧЕСКИЕ СВЕДЕНИЯ

Под статистическим моделированием понимается воспроизведение с помощью компьютера функционирования вероятностной модели некоторого объекта. В настоящей работе такой моделью является модель случайного стационарного процесса с заданными статистическими свойствами, описываемыми его корреляционной функцией и спектральной плотностью

В соответствии с теорией сформировать случайный процесс с заданной корреляционной функцией можно, в частности, следующим образом. Необходимо сначала сформировать случайный процесс, являющийся нормально (по гауссовскому закону) распределенным белым шумом, а затем пропустить его через некоторое динамическое звено (формирующий фильтр). На выходе получается нормально распределенный случайный процесс с корреляционной функцией, вид которой определяется типом формирующего фильтра как динамического звена.

Белый гауссовский шум в MATLAB образуется при помощи функции `randn(M,N)`. Эта функция создает матрицу размером  $M$  строк и  $N$  столбцов из случайных чисел, распределенных по нормальному закону с нулевым математическим ожиданием и стандартным (среднеквадратическим) отклонением, равным единице. Например,

```
>> randn(3,5)
ans =
-0.4326  0.2877  1.1892  0.1746 -0.5883
-1.6656 -1.1465 -0.0376 -0.1867  2.1832
 0.1253  1.1909  0.3273  0.7258 -0.1364
```

Полученные числа не коррелируют друг с другом. Для создания белого шума достаточно задать интервал дискретизации (т.е. временной интервал между соседними числами)  $T_s$ , образовать с этим шагом массив (вектор)  $t$  моментов времени в нужном диапазоне его изменения, а затем сформировать с помощью указанной функции вектор-строку длиной, равной длине вектора  $t$ , например:

```
>> Ts=0.01;           % интервал дискретизации
>> t=0 : Ts : 20;      % вектор моментов времени
>> x1=randn(1, length(t)); % белый шум
```

Построим график полученного процесса:

```
>> plot(t,x1),grid, set(gca,'FontName','Arial Cyr','FontSize',16) % график процесса
>> title('Белый шум (Ts=0.01)'); % название графика
>> xlabel('ВремЯ (с)'); % подпись на оси абсцисс
>> ylabel('x1(t)') % подпись на оси ординат
```

Полученный процесс представлен на рисунке 1.

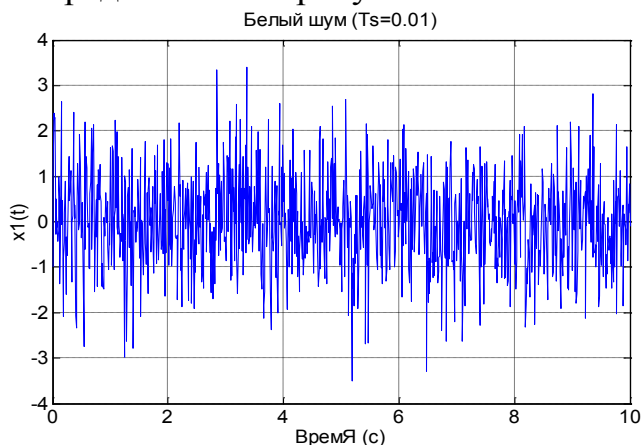


Рисунок 1 — Модель белого шума

Рассмотрим способ формирования случайного процесса с экспоненциальной функцией корреляции

$$B_k(Dk) = \sigma_k^2 a^{|Dk|}, \quad |a| < 1. \quad (1)$$

Для формирования сигнала с такой корреляционной функцией необходимо пропустить белый шум через дискретный фильтр, корреляционная функция импульсной характеристики которого имеет вид (1). Этому требованию удовлетворяет импульсная характеристика вида

$$h(k) = \sigma_x \sqrt{1-a^2} a^k, \quad k \geq 0. \quad (2)$$

Такая характеристика соответствует рекурсивному фильтру первого порядка с коэффициентом обратной связи, равным  $a$ . Требуемую фильтрацию можно осуществить с помощью функции `filter`:

```
>> N=1000; % число отсчетов процесса
>> X0=randn(1,N); % независимые нормальные отсчеты
>> a=0.9; % параметр экспоненциальной корреляции
>> sigma=2; % среднеквадратическое значение результата
>> X1=filter(sigma*sqrt(1-a^2), [1 -a], X0); % фильтрация
>> subplot(2, 1, 1)
>> plot(X0(1:200)),grid, set(gca,'FontName','Arial Cyr','FontSize',12) % график
белого шума
>> title('Белый шум')
>> subplot(2, 1, 2)
>> plot(X1(1:200)),grid, set(gca,'FontName','Arial Cyr','FontSize',12) % график
коррелированного шума
>> title('Коррелированный шум')
>> subplot(2, 1, 2)
>> plot(X1(1:200)) % график коррелированного шума
>> title('Коррелированный шум')
```

Графики белого шума и соответствующего ему экспоненциально коррелированного случайного процесса показаны на рисунке 2. Хорошо видно, что коррелированный процесс сильно сглажен по сравнению с белым шумом.

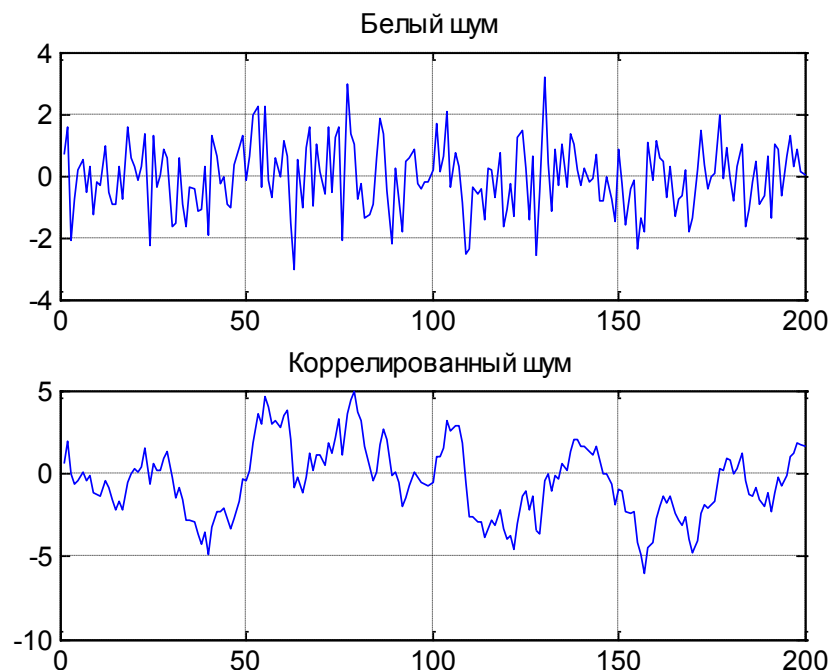


Рисунок 2 — Белый шум и коррелированный процесс

Распределения смоделированных случайных числовых последовательностей можно визуализировать с помощью построения их гистограмм. Построение таких гистограмм выполняется с помощью функции `hist` (рисунок 3).

```
>> subplot(2,1,1)
>> hist(X0, 25)                                     % гистограмма на 25 интервалов
>> grid, set(gca,'FontName','Arial Cyr','FontSize',12)
>> title('Белый шум')
>> subplot(2,1,2)
>> hist(X1, 25)                                     % гистограмма на 25 интервалов
>> grid, set(gca,'FontName','Arial Cyr','FontSize',12)
>> title('Коррелированный шум')
```

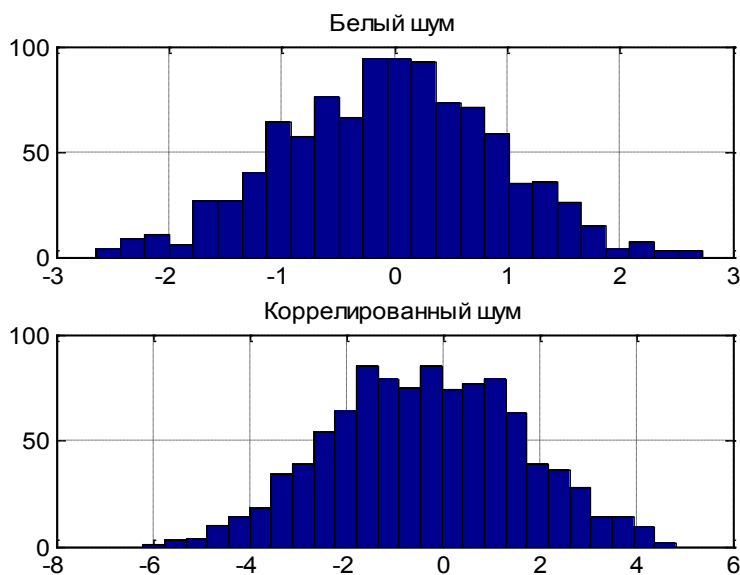


Рисунок 3 — Гистограммы белого шума и коррелированного процесса

Полученные гистограммы показывают удовлетворительное соответствие смоделированных величин нормальному закону распределения.

Для оценки корреляционной матрицы случайного процесса по вектору его отсчетов с использованием временного усреднения служит функция `corrmtx`, имеющая следующий синтаксис:

```
[X, B]=corrmtx(x, m, 'method')
```

Здесь  $x$  – вектор отсчетов процесса (в нашем случае это либо  $X_0$ , либо  $X_1$ ),  $m$  – размерность рассчитываемой корреляционной матрицы, величина которой обычно не превосходит 10% длины исходной последовательности  $x$ . Необязательный строковый параметр `'method'` управляет тем, как обрабатываются крайние отсчеты сигнала. С его возможными значениями можно познакомиться по документации пакета `Signal Processing`.

Результатами работы функции являются матрица промежуточных данных  $X$  (которая не представляет для нас интереса) и собственно корреляционная матрица  $R$ , являющаяся в данном случае целью наших расчетов.

Здесь следует сделать важное замечание. Понятие «корреляционная» в MATLAB используется в зарубежной трактовке. Это означает, что функция `corrmtx` не центрирует сигнал перед вычислением корреляционной матрицы. Но поскольку в приведенных выше примерах процессы изначально центрированы, это не приводит к каким либо недоразумениям. Если же моделированные процессы не центрированы, их необходимо предварительно центрировать.

В качестве примера вычислим корреляционные функции и построим графики их первых строк для сформированных выше белого шума  $X_0$  и экспоненциально коррелированного случайного процесса  $X_1$ .

```
>> N1=20; % размер корреляционного вектора
>> [tmp,B0]=corrmtx(X0,N1); % корреляционный вектор процесса X0
>> [tmp,B1]=corrmtx(X1,N1); % корреляционный вектор процесса X1
>> k=0:N1; % индексы корреляционных функций
>> subplot(2,1,1)
>> stem(k,B0(1,:)) % «стебельковый» график корреляционного вектора
                    % белого шума
>> grid, set(gca,'FontName','Arial Cyr','FontSize',12)
>> title('Белый шум')
>> subplot(2,1,2)
>> stem(k,B1(1,:)) % «стебельковый» график корреляционного вектора
                    % коррелированного шума
>> grid, set(gca,'FontName','Arial Cyr','FontSize',12)
>> title('Коррелированный шум')
```

Результаты этих вычислений приведены на рисунке 4. Из графиков видно, что отсчеты белого шума действительно некоррелированы, а отсчеты фильтрованного шума действительно дают требуемую экспоненциальную функцию корреляции.

Численные значения корреляционных функций имеют вид:

- Для вектора  $X_0$   

```
>> B0(1,:)
```

```
ans = 0.8911 0.0117 -0.0186 0.0190 0.0079 -0.0313 0.0233 0.0108
0.0009 0.0532 0.0487 -0.0107 0.0308 0.0371 -0.0387 0.0151 0.0347 -
0.0236 0.0327 0.0009 0.0204
```

- Для вектора X1

```
>> B1(1,:)
```

```
ans = 3.9662 3.6118 3.2873 3.0141 2.7594 2.5287 2.3527 2.1831
2.0290 1.8969 1.7400 1.5607 1.4087 1.2466 1.0672 0.9326 0.7959 0.6396
0.5107 0.3599 0.2129
```

Читать их следует по строкам.

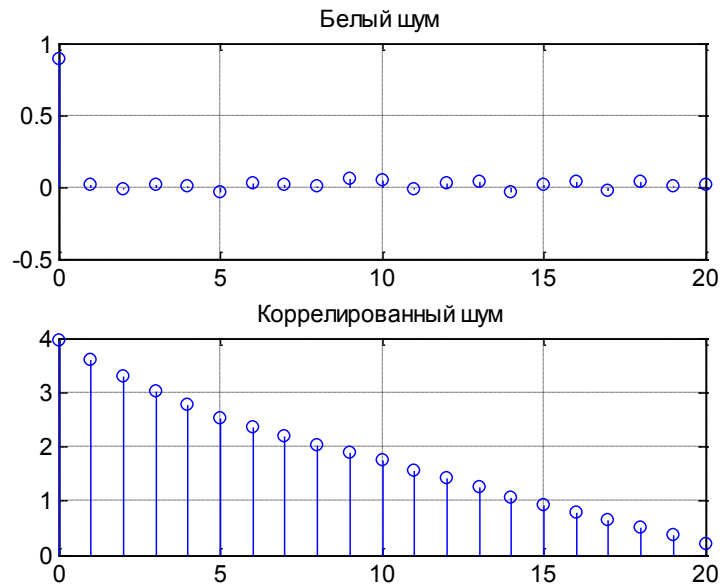


Рисунок 4 — Оценка корреляционных функций белого шума и коррелированного процесса

Аппроксимируем массив  $B1(1,:)$  экспонентой. Для этого воспользуемся программным пакетом CurveExpert v.1.34, не входящим в систему MATLAB. Получим зависимость, представленную на рисунке 5. На ней точками изображен нормированный массив  $B1(1,:)$ .



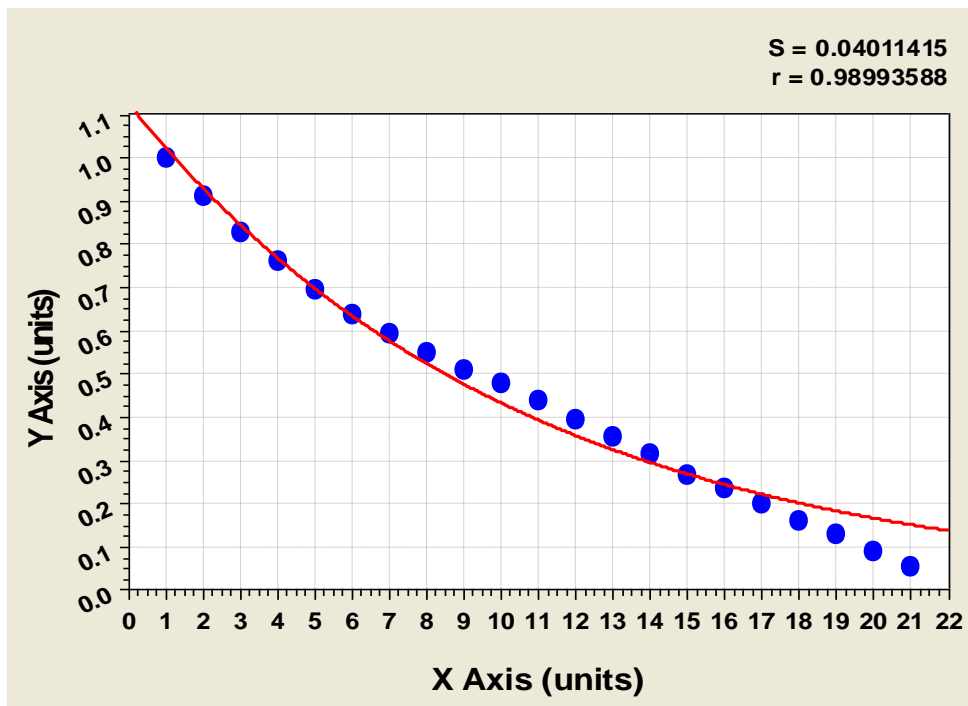


Рисунок 5 — Аппроксимация экспериментальных данных экспонентой  
Сплошной линией изображена экспонента

$$B1(k) = a_e e^{-b|k|}, \quad (3)$$

коэффициенты которой равны  $a_e = 1.1242115$  и  $b = -0.09561563$ . Экспонента с такими коэффициентами наилучшим образом аппроксимирует экспериментальную кривую.

Параметры экспоненты можно посмотреть во вкладке Information (рисунок 6).

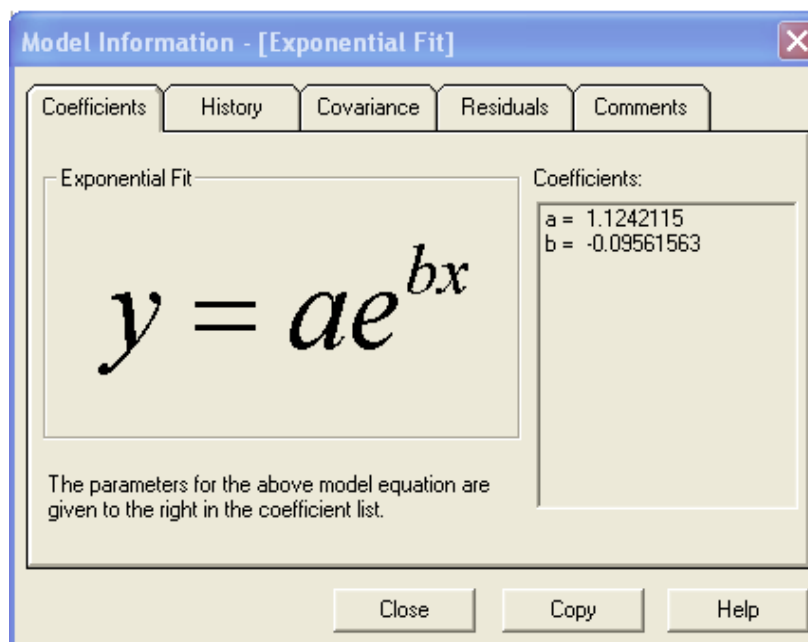


Рисунок 6 — Параметры аппроксимирующей экспоненты

Наилучшая аппроксимация достигается при замене  $B1(1,:)$  полиномом (рисунок 7):

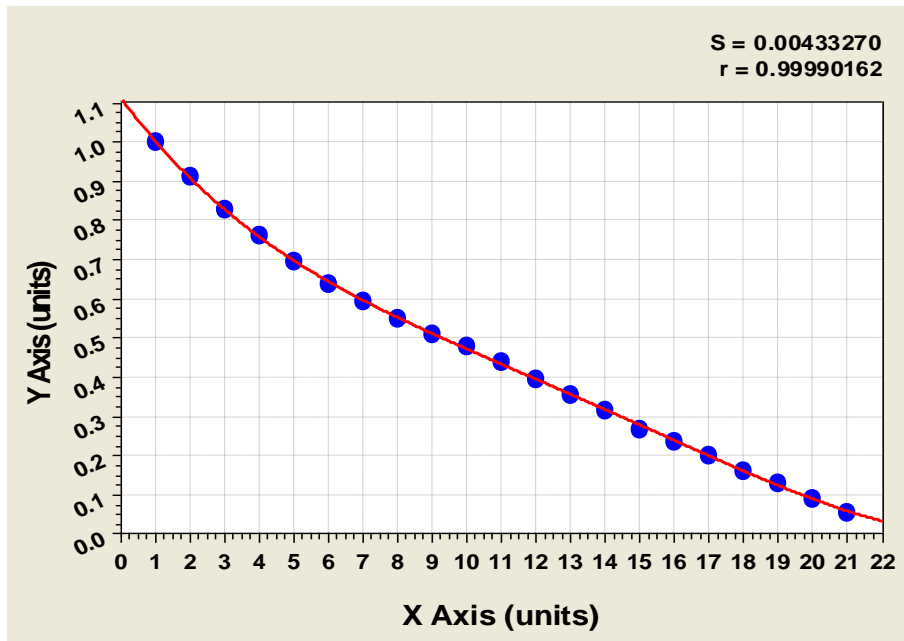


Рисунок 7 — Аппроксимация экспериментальных данных полиномом

$$B1(k) = a_0 + a_1|k| + a_2k^2 + a_3|k|^3 + a_4k^4, \quad (4)$$

оптимальные коэффициенты которого принимают следующие значения:

$$a_0 = 1.1115545,$$

$$a_1 = -0.11877038,$$

$$a_2 = 0.0092864609,$$

$$a_3 = -0.00046760839,$$

$$a_4 = 8.616713e-006.$$

Параметры полинома также можно просмотреть во вкладке Information (рисунок 8).

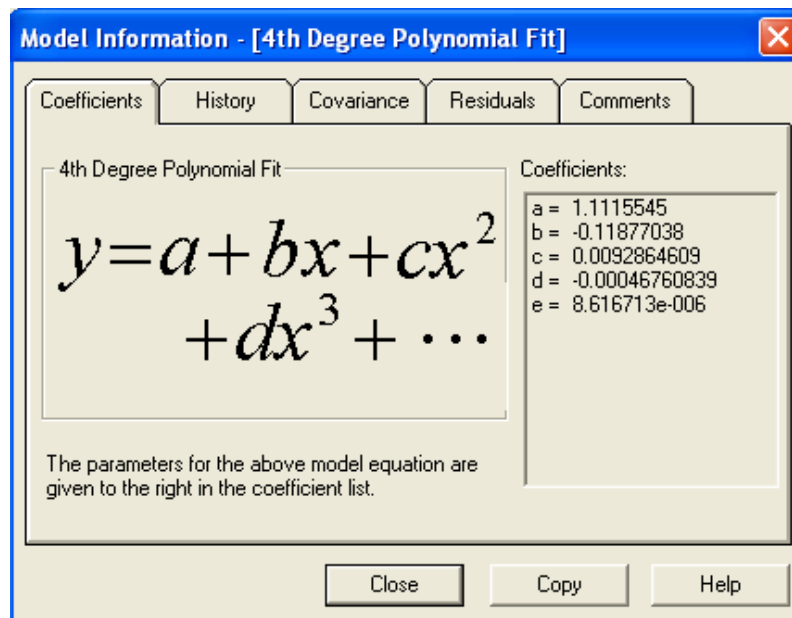


Рисунок 8 — Параметры аппроксимирующего полинома

Для определения спектра мощности случайного процесса методом Уэлча (методом усреднения модифицированных периодограмм) предназначена функция  $[P_{xx}, f] = \text{pwelch}(x, N_{\text{win}}, N_{\text{overlap}}, N_{\text{fft}}, F_s, \text{'range'})$

Здесь  $P_{xx}$  – вектор значений спектральной плотности мощности,  $f$  – вектор той же длины, что и  $P_{xx}$ , содержащий значения частот, которым соответствуют значения спектральной плотности мощности. Шаг между значениями вектора  $f$  равен  $F_s/N_{fft}$ , первый элемент равен нулю.

Единственным обязательным входным параметром является  $x$  – вектор отсчетов анализируемого процесса. Все остальные параметры имеют значения по умолчанию. Они используются, если при вызове в качестве параметра указана пустая матрица ( $[]$ ) или если несколько последних параметров опущено. Параметр  $N_{win}$  управляет выбором окна, используемого для анализа. Параметр  $N_{overlap}$  задает (в отсчетах) перекрытие соседних фрагментов сигнала, для которых вычисляются периодограммы. Параметр  $N_{fft}$  задает размерность БПФ, используемого для вычисления периодограммы. Параметр  $F_s$  указывает частоту дискретизации сигнала. Его значение используется для нормировки рассчитанного спектра мощности, а также при расчете возвращаемого вектора  $f$  и для оцифровки графика. По умолчанию значение этого параметра равно  $2\pi$ . Строковый параметр 'range' определяет частотный диапазон для возвращаемого вектора  $P_{xx}$ .

Если выходные параметры при вызове не указаны функция `pwelch` строит график спектральной плотности мощности с помощью функции `psdplot`. По умолчанию она задает вывод мощности в децибелах, т.е. в логарифмическом масштабе.

В версиях MATLAB 5.x данный метод спектрального анализа был реализован с помощью функции `psd`. Она сохранена и в последующих версиях, но считается устаревшей. Поэтому использовать ее не рекомендуется.

Оценим спектры мощности рассматриваемых случайных процессов.

- Для белого шума имеем  
`>> pwelch(X0, [], [], [], 1)`

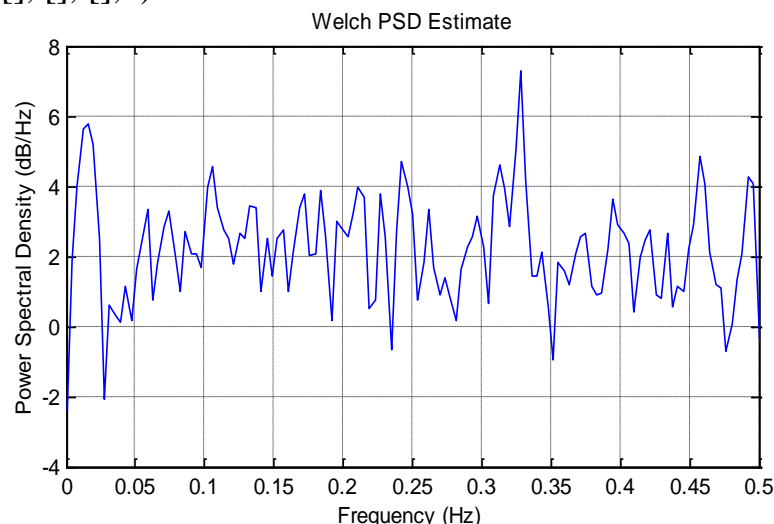


Рисунок 9 — Спектральная плотность белого шума

- Для экспоненциально коррелированного случайного процесса  
`>> pwelch(X1, [], [], [], 1)`

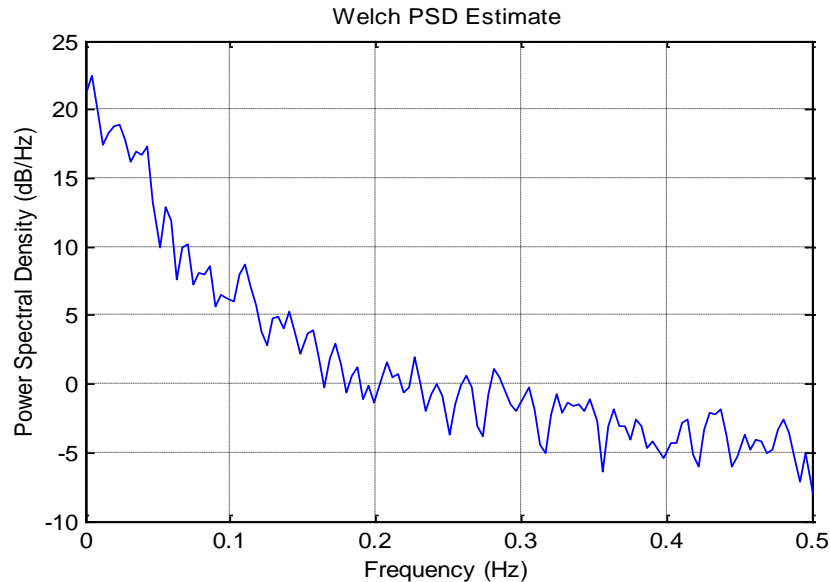


Рисунок 10 — Спектральная плотность экспоненциально коррелированного процесса

Сопоставление рисунков 7 и 8 свидетельствует о существенном изменении спектральных свойств случайного процесса при его фильтрации.

### 3. ПРОГРАММА И ПОРЯДОК ВЫПОЛНЕНИЯ РАБОТЫ, ВАРИАНТЫ ЗАДАНИЙ

- 1) В соответствии с полученным у преподавателя значением величины коэффициента  $a$  и вариантом распределения вероятностей смоделировать массив  $X_0$  из  $N=10000$  некоррелированных отсчетов.
- 2) Из полученного массива  $X_0$  путем фильтрации смоделировать экспоненциально коррелированный случайный стационарный процесс  $X_1$ .
  - 1) Рассчитать все указанные в предыдущем разделе статистические характеристики процессов  $X_0$  и  $X_1$ . Результаты расчета числовых характеристик величин  $X_0$  и  $X_1$ .
  - 3) Построить соответствующие графики.

Таблица 1 — Распределения вероятностей, команды генерации случайных величин и команды вычисления их числовых характеристик

	Вид распределения	Команда генерации случайной величины	Команда вычисления $M_l$ и $\sigma^2$
<b>Непрерывные распределения</b>			
1	Бета	$X=\text{betarnd}(A,B,m,n)$	$[M,V]=\text{betastat}(A,B)$
2	Экспоненциальное	$X=\text{exprnd}(MU,m,n)$	$[M,V]=\text{expstat}(MU)$
3	Гамма	$X=\text{gamrnd}(A,B,m,n)$	$[M,N]=\text{gamstat}(A,B)$
4	Логнормальное	$X=\text{lognrnd}(MU,SIGMA,m,n)$	$[M,V]=\text{lognstat}(MU,SIGMA)$
5	Нормальное (гауссовское)	$X=\text{normrnd}(MU,SIGMA,m,n)$	$[M,V]=\text{normstat}(MU,SIGMA)$
6	Релея	$X=\text{raylrnd}(B,m,n)$	$[M,V]=\text{raylstat}(B)$
7	Равномерное	$X=\text{unifrnd}(A,B,m,n)$	$[M,V]=\text{unifstat}(A,B)$
8	Вейбулла	$X=\text{weibrnd}(A,B,m,n)$	$[M,V]=\text{weibstat}(A,B)$
9	Хи-квадрат	$X=\text{chi2rnd}(NU,m,n)$	$[M,V]=\text{chi2stat}(NU)$

10	Нецентральное хи-квадрат	$X = \text{ncx2rnd}(NU, DELTA, m, n)$	$[M, V] = \text{ncx2stat}(NU, DELTA)$
11	Фишера-Снегора (F-распредел.)	$X = \text{frnd}(V1, V2, m, n)$	$[M, V] = \text{fstat}(V1, V2)$
12	Нецентральное F-распределение	$X = \text{ncfrnd}(NU1, NU2, DELTA, m, n)$	$[M, V] = \text{ncfstat}(NU1, NU2, DELTA)$
13	Стьюдента (t-распределение)	$X = \text{trnd}(NU, m, n)$	$[M, V] = \text{tstat}(NU)$
14	Нецентральное t-распределение	$X = \text{nctrnd}(NU, DELTA, m, n)$	$[M, V] = \text{nct}(NU, DELTA)$

В этой таблице: A, B, MU, NU, NU1, NU2, V1, V2, DELTA, LAMBDA, NN, M, K, P, RR – параметры, описывающие распределения; X – матрица размером  $m \times n$ , состоящая из случайных величин  $\xi$ , имеющих указанное распределение; M – математическое ожидание  $M[\xi]$  и V – дисперсия случайных величин  $\xi$ . Команда из столбца IV дает возможность вычислить теоретическое значение МО  $M_1 = M[\xi]$ , обозначаемое здесь как M, и теоретическую дисперсию  $\sigma^2$ , обозначаемую как V.

#### 4. СОДЕРЖАНИЕ ОТЧЕТА

Отчет должен содержать следующие пункты:

- 1) Постановка задачи (вариант задания).
- 2) Программа генерации белого шума X0 с заданным законом распределения и его графическое изображение.
- 3) Программа фильтрации шума X0 с целью получения из него случайного процесса X1 с экспоненциальной корреляционной функцией. Дать графическое изображение процесса X1. (Процессы X0 и X1 должны быть центрированными.)
- 4) Программа расчета гистограмм X0 и X1 с их графическим изображением. Объяснение формы гистограмм, в том числе и их отличия.
- 5) Программа расчета корреляционных векторов X0 и X1 с определением их численных значения и визуализацией. Объяснение формы полученных рисунков, в том числе и их отличия.
- 6) Аппроксимация экспериментальных данных экспонентой и полиномом.
- 7) Расчет и построение спектральной плотности мощности процессов X0 и X1. Объяснение формы полученных рисунков, в том числе и их отличия.
- 8) Выводы по работе.

#### 5. КОНТРОЛЬНЫЕ ВОПРОСЫ

- 1) Дайте определение белого гауссовского шума?
- 2) Назовите отличительные особенности белого негауссовского шума?
- 3) Дайте определение понятию «окрашенный» гауссовский процесс?
- 4) Укажите отличительные особенности «окрашенного» негауссовского процесса?
- 5) Дайте определение корреляционной функции случайного стационарного процесса?
- 6) Дайте определение спектральной плотности случайного стационарного процесса?
- 7) Какова связь корреляционной функции случайного стационарного процесса с его спектральной плотностью?

- 8) Сформулируйте понятие характерного масштаба корреляционной функции и спектральной плотности случайного процесса?
- 9) Расскажите о соотношении неопределенности для случайного процесса?
- 10) Какие изменения наблюдаются в плотности распределения случайного процесса при его фильтрации? Почему?
- 11) Какие изменения наблюдаются в корреляционной функции случайного процесса при его фильтрации? Почему?
- 12) Какие изменения наблюдаются в спектральной плотности случайного процесса при его фильтрации? Почему?

## **БИБЛИОГРАФИЧЕСКИЙ СПИСОК**

1. Вентцель Е.С. Теория вероятностей./ Е.С. Вентцель. – М.: Высшая школа, 2001. – 575 с.
2. Лазарев Ю. MatLAB 5.x./ Юрий Лазарев. – Киев: «Ирина», ВНУ, 2000. 383 с.
3. Сергиенко А.Б. Цифровая обработка сигналов./ А.Б. Сергиенко. – М., СПб., НН, В, РнД, Е, С, К., Х.,М.: ПИТЕР, 2003. – 603 с.