УДК 681.5.015

ИДЕНТИФИКАЦИЯ И ПРОГНОЗИРОВАНИЕ СОСТОЯНИЯ РАДИОФИЗИЧЕСКОГО УСТРОЙСТВА НА ОСНОВЕ ИСПОЛЬЗОВАНИЯ ФРАКТАЛЬНОГО ШУМОВОГО ТЕСТ-СИГНАЛА

Соломаха Г.М.

Кафедра математической статистики и системного анализа

Поступила в редакцию 27.02.2009, после переработки 02.06.2009.

Разработаны новые алгоритмы идентификации и прогнозирования состояния радиофизического устройства (РФУ) на основе оценки показателя Харста фрактального коррелированного шумового тест-сигнала конечной длительности, подаваемого на вход устройства в процессе его реальной работы при выполнении требования не нарушения штатного режима функционирования.

In this article new algorithms of the decision of a problem of identification and forecasting of a state of the radio physical apparatus on the basis of an estimation of Harst's parameter input correlated fractal noise test-signal with finite duration are elaborated.

Ключевые слова: алгоритмы идентификации и прогнозирования, радиофизическое устройство, показатель Харста, тест-сигнал. Keywords: algorithms of identification and forecasting, radio physical apparatus, Harst's parameter, test-signal.

1. Введение

Известно, что для оценки текущего состояния динамических систем, объектов необходимо знать характеристики, описывающие свойства преобразований входных сигналов в выходные, и что определение характеристик составляет самостоятельную задачу. Ее решение осуществляется при проведении функционального контроля систем и объектов либо с применением специальных контрольноизмерительных средств, либо автоматически по специальным программам, не нарушая штатного режима работы контролируемых систем, объектов. Последний вид контроля широко распространен.

Так, в [1] такие задачи решаются в обязательном порядке периодически по времени либо по команде оператора радиолокационной станции (РЛС). На гражданских судовых РЛС предусматриваются средства контроля их параметров, позволяющих оценивать показатели качества работы приемников, передатчиков, антенн и РЛС в целом; для этого применяются имитаторы эхо-сигналов и специальных сигналов [2]. В [3] разработаны функционально-статистические методы контроля показателей динамических процессов систем с целью правильного определения их текущего состояния и предсказания на заданный момент времени. Для этого имитируются входные сигналы с различными параметрами в том числе и случайными, фиксируются данные о реакции систем на такие входные воздействия, затем они обрабатываются оптимальными методами и принимаются соответствующие решения. В [4] разработаны методы контроля и диагностики объемных гидропередач и гидроприводов посредством имитации входных случайных и псевдослучайных воздействий и определения импульсных весовых и передаточных функций непосредственно перед включением их в штатный режим работы. В результате повышаются показатели надежности, готовности и безопасности контролируемых систем и объектов, а также экономический эффект от их эксплуатации. В [5] наряду с утверждением о необходимости функционального диагностирования обосновываются достаточные условия. Однако механизмы их реализации в виде конкретных методов контроля не приводятся – они должны разрабатываться специально для каждого технического объекта. В качестве разработок таких методов назовем здесь [6]-[11], где одно из ключевых мест отводится разработке специальных тестовых сигналов и алгоритмов оценки их параметров. При этом отметим, что алгоритмы принципиально реализуют только статистические методы оценки параметров, и соответствующие задачи оценивания относятся к классу задач идентификации [12]; такие задачи были и остаются актуальными [6,8,12-17], особенно, для реальных условий функционирования РФУ.

В статье излагаются методы и алгоритмы компьютерного решения задачи идентификации и прогнозирования состояния РФУ, например, типа приемного устройства РЛС или канала передачи информации на основе оценивания искажений специально передаваемого по устройству фрактального коррелированного шумового тестового сигнала с параметром автомодельности *H* (показателем Харста).

2. Постановка задачи

Возьмем в качестве тестового сигнала гауссовский процесс с коррелированными стационарными приращениями, нулевым средним и автоковариационной функцией

$$A_{t}(t,s;H) = 0.5\sigma^{2}\{|t|^{2H} + |s|^{2H} - |t-s|^{2H}\}, \quad t \ge s,$$
(1)

где σ^2 - вариация нормального шума. При $\sigma^2 = 1$ имеет место стандартное фрактальное броуновское движение с показателем H из промежутка (0, 1].

Длительность тест-сигнала определяется априори как минимальная при требованиях по выполнению условия наблюдаемости [12,18], накрытию частотным спектром сигнала полосы пропускания частот РФУ и по сохранению чувствительности критерия идентификации к изменению параметра в условиях воздействия на РФУ различного рода возмущений. Возмущения могут быть в виде аддитивной узкополосной или пирокополосной помехи с априори неизвестными характеристиками от внешних источников или обусловливаться возможным переходом РФУ из питатного режима функционирования в другой, в том числе и нештатный. При этом каждому состоянию РФУ будет соответствовать свое значение параметра.

Такой тест-сигнал не зависит от внутреннего шума контролируемого устройства, обладает свойствами быть постоянно возбуждающим [19] и иметь наибольшую базу (произведение длительности на ширину спектра) по сравнению с известными другими тест-сигналами [13,15-17], а значит, и наибольшую чувствительность к различным воздействиям. Подобное имеет место в радиолокации при применении шумоподобных сигналов [20]. Огибающая сигнала – прямоугольная и собственно сигнал – переносчик информации.

Относительно характеристик и времени возникновения возможных возмущений априорных данных не имеется, поэтому собственно идентификация составляет статистическую задачу распознавания текущегосостояния РФУ в условиях неопределенности как сложной гипотезы ($0 < H \leq 1$) при простой альтернативе ($H = H_0$). H_0 является параметром заданного входного в РФУ фрактального тест-сигнала.

Параметр сложной гипотезы оценивается в процессе идентификации РФУ. Из (3) видно, что оцененному параметру будет соответствовать своя автокорреляционная функция. При этом по полученной на промежутке [t - M, t] выборке $X_t = \{x_t, x_{t-1}, ..., x_{t-M}\}$ измеренных значений сигнала на выходе РФУ становится возможным и решение задачи прогнозирования его состояния на заданный момент времени, где M- память алгоритма, t- текущий момент времени.

Правило совместного нахождения оценки H^* параметра H на момент t и определения момента τ выхода РФУ из штатного режима при априорной неопределенности представляется выражениями вида

$$\tau = \min\{t : (L(X_t) \ge \pi(\alpha))\},\tag{2}$$

$$H^* = \underset{0 < H \le 1}{\arg \max} P(x_{\tau}, x_{\tau-1}, x_{\tau-2}, ..., x_{\tau-M}; H)$$
(3)

где

>

$$L(X_t) = \frac{\max_{0 \le H \le 1} p(x_t, x_{t-1}, x_{t-2}, \dots, x_{t-M}; H)}{p(x_t, x_{t-1}, x_{t-2}, \dots, x_{t-M}; H_0)},$$
(4)

 $\pi(\alpha)$ - пороговый уровень, устанавливаемый по допустимой вероятности ложного решения: $H\neq H_0;$

 $p(x_t, x_{t-1}, x_{t-2}, ..., x_{t-M}; H)$ - функция правдоподобия гипотезы, удовлетворяющая условиям регулярности [21], это выходной эффект контролируемого устройства; причем

$$p(x_t, x_{t-1}, x_{t-2}, \dots, x_{t-M}; H) = p(x_t/x_{t-1}, x_{t-2}, \dots, x_{t-M}; H) \times$$
$$\times p(x_{t-1}/x_{t-2}, \dots, x_{t-M}; H) p(x_{t-2}/x_{t-3}, \dots, x_{t-M}; H) \cdots p(x_{t-M}; H)$$

Цель статьи заключается в разработке алгоритмов оценивания текущего состояния РФУ и прогнозирования его состояния на основе использования фрактального шумового тест-сигнала.

В известных традиционных методах и алгоритмах решения задач контроля функционирования технических систем фрактальный шумовой тест-сигнал не применялся [1,4,12,13,16,17]. Это обстоятельство обуславливает новизну предлагаемого подхода.

3. Алгоритм идентификации состояний РФУ

В основу алгоритма примем выражение (4), в котором пороговый уровень достоверности принятия решения об изменении значения H устанавливается по плотности закона распределения вероятности $\varphi(L(X_t)/H_0)$ статистики $L(X_t)$ в (4).

В развернутом виде выражение (4) при выборке измерений объема (M + 1), полученной на скользящем интервале времени [t - M, t], запишем так

$$\frac{\max_{0 < H \le 1} \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^{M+1} \det K_X(t,s;H)}} \exp\{-\frac{1}{2} X_t^T K_X^{-1}(t,s,H) X_t\}}{\frac{1}{\sqrt{(2\pi)^{M+1} \det K_X(t,s,H_0)}} \exp\{-\frac{1}{2} X_t^T K_X^{-1}(t,s;H_0) X_t\}},$$
(5)

где - $X_t = \{x_s\}_{s=t-M}^t$ - выборка, а

$$-x_s = \theta \upsilon(s) + \varsigma(s) + n(s) \quad - \tag{6}$$

уравнение наблюдения (измерения), это отсчеты в моменты времени $s \in [t - M, t]$, они представляют реализации аддитивной смеси независимых гауссового некоррелированного шума - n(s) с нулевым математическим ожиданием и дисперсией σ^2 , фрактального броуновского коррелированного шумового тест-сигнала $\varsigma(s)$ с авто-корреляционной функцией (3) и случайного по времени возникновения нефлуктуирующего воздействия v(s) с априори неизвестными характеристиками, если $\theta = 1$ (при $\theta = 0$ воздействие отсутствует).

- функция правдоподобия в числителе сформирована в результате композиции законов распределения вероятностей гауссового некоррелированного шума n(s), для него H = 0,5 [19], и фрактального броуновского коррелированного шумового тест-сигнала $\varsigma(s)$ с параметром $0 < H \leq 1, H \neq 0, 5$, а в знаменателе - с параметром $H = H_0$; причем значение H в числителе, подлежащее оценке, будет зависеть от характеристик нефлуктуирующего воздействия при $\theta = 1$ и, естественно, совпадать с H_0 при $\theta = 0$,

$$K_X(t,s;H) = I_{nn}(t,s) + A_X(t,s;H) + \theta B_{\scriptscriptstyle B}(t,s),$$

$$K_X(t,s;H_0) = I_{nn}(t,s) + A_X(t,s;H_0),$$
(7)

в этих выражениях $I_{nn}(t,s)$ - диагональная ковариационная матрица δ -коррелированного шума n(s), $A_X(t,s;H)$ -автоковариационная матрица приращений фрактального броуновского шума (см.(3)) для каждого H (в числителе из интервала $0 < H \leq 1$, в знаменателе $H = H_0$), $B_{\rm B}(t,s)$ - ковариационная матрица нефлуктуирующего воздействия на РФУ.

Отметим здесь следующие важные обстоятельства:

- вычисление

$$\max_{0 < H \le 1} \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^{M+1} \det K_X(t,s;H)}} \exp\{-\frac{1}{2}X_t^T K_X^{-1}(t,s;H)X_t\}$$

в (4) посредством взятия производной по H от выражения под знаком тах практически не представляется выполнимым из-за нелинейной зависимости $A_X(t,s;H)$ от H и априорной неопределенности относительно параметров $B_{\rm B}(t,s)$;

- выполнение требования по своевременному обнаружению возможного изменения значения параметра *H* из-за возмущающего воздействия можно обеспечить реализацией (4)-(4) при скользящем временном окне[t - M, t] только по классической, а не по рекуррентной схеме.

Докажем второе утверждение. Для этого запишем функцию правдоподобия в выражении (4) в виде

$$p(x_t, x_{t-1}, x_{t-2}, \dots, x_{t-M}; H) = p(x_t/x_{t-1}, x_{t-2}, \dots, x_{t-M}; H)p(x_{t-1}, x_{t-2}, \dots, x_{t-M}; H)$$

и представим обратную ковариационную матрицу

$$K_X^{-1}(t,s;H) = [I_{nn}(t,s) + A_X(t,s;H)]^{-1}$$

блочной $B(t, s; H) = \begin{pmatrix} B_1(H) & B(H) \\ B^T(H) & B_2(H) \end{pmatrix}$, где $B_1(H)$ - матрица $(t - 1) \times (t - 1)$, B(H)- вектор столбец $(t - 1) \times 1$, $B^T(H)$ -вектор строка $1 \times (t - 1)$, $B_2(H) = b_{tt}$ - элемент матрицы $K_X^{-1}(t, s; H)$, а вектор измеренных на момент времени t данных – в виде $X_t = (X_{t-1}, x_t), X_{t-1} =$ ($x_{t-M}, x_{t-M+1}, ..., x_{t-1}$). При этом функция правдоподобия, например, в числителе (6) примет вид

$$P(X_t/H) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^{M+1} \det K(t,s;H)}} \exp\{-\frac{1}{2}X_{t-1}B_1(H)X_{t-1}^T\} \times \exp\{-\frac{1}{2}[2x_tB^T(H)X_{t-1}^T + B_2(H)x_t^2]\}.$$

Воспользовавшись соотношением $P(X_t/H) = P(X_{t-1}/H)P(x_t/X_{t-1}; H)$, запишем выражение для $P(x_t/X_{t-1}; H)$ функции правдоподобия получения измеренияотсчета x_t при условии X_{t-1} и значении показателя Харста H; имеем

$$P(x_t/X_{t-1}; H) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)\det B_1(H)\det K(t, s; H)}} \exp\{-\frac{1}{2}[2x_t B^T(H)X_{t-1}^T + B_2(H)x_t^2]\}$$

Заметим, что при скользящем временном окне [t - M, t] получения вектора отсчетов $X_t = (X_{t-1}, x_t)$ обновляется как x_t , так и X_{t-1} , поэтому на каждом текущем положении окна [t-M,t] требуется вычислять значения функций правдоподобия $P(X_{t-1}/H)$ и $P(x_t/X_{t-1}; H)$. В связи с этим применение рекуррентной схемы вычисления статистики $\ln L(X_t)$ оказывается невозможным. Дополнительно отметим, что если формирование вектора наблюдений X_t не связывать со скользящим временным окном и реализовывать правило (4)-(4) по рекуррентной схеме, то при коррелированности наблюдений становится необходимым хранение и использование всей их совокупности, что, в свою очередь, приведет к необходимости увеличения размерности матрицы $K_X(t,s;H)$ и объема промежуточных вычислений.

Поскольку поиск максимума в числителе (6) аналитическим путем связан с вычислительными трудностями, разобьем сложную гипотезу на n простых так, что каждая из них будет определяться своим параметром H_k из (0,1] вида $H_k = H_0 +$

 $i \cdot \Delta H$, где $i \in \mathbb{Z} \setminus \{0\}$, а ΔH - дискретность разбиения. Информация о воздействиях или их отсутствии содержится в выходном эффекте устройства, т.е. $p(X_t; H), X_t =$ $\{x_s\}_{s=t-M}^t$, оценка H^* параметра H на момент t находится так

$$H^* = \underset{H_k}{\operatorname{arg\,max}} \frac{1}{\sqrt{2\pi \det K_X(s,t;H_k)}} \exp\{-\frac{1}{2}X_t^T K_X^{-1}(t,s,H_k)X_t\},\$$

после чего проверяется введенное правило

$$\tau = \min\{t : L(X_t) \ge \pi(\alpha)\},\$$

где $L(X_t) = \frac{p(x_t, x_{t-1}, x_{t-2}, ..., x_{t-M}; H^*)}{p(x_t, x_{t-1}, x_{t-2}, ..., x_{t-M}; H_0)}.$ Так, выражение (6) при проверке альтернативной гипотезы с параметром $H^* =$ *H*^{*}_{*k*} можно переписать после логарифмирования в виде

$$\ln \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^{M+1} \det K_X(s,t;H_k^*)}} - \ln \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^{M+1} \det K_X(s,t;H_0)}} - \frac{1}{2} X_t^T [K_X^{-1}(t,s,H_k^*) - X_t^T K_X^{-1}(t,s,H_0)] X_t \} \ge \ln \pi(\alpha) \quad , \tag{8}$$

где $K_X(t,s;H_k^*), K_X(t,s;H_0)$ - определены выражением (7).

Теперь для практического применения (7) необходимо определить значение $\ln \pi(\alpha)$, что возможно выполнить при известном законе распределения вероятностей статистики в левой части (7) при условии отсутствия каких-либо воздействий на РФУ. В связи с этим отметим, что первые два слагаемых в левой части выражения (7) – детерминированные величины (от X_t не зависят) - а третье – случайное и оно имеет центральное χ^2_{M+1} – распределение с количеством сте-пеней свободы, равным объему выборки (M + 1). Поэтому пороговое значение $\ln \pi(\alpha) = \ln \pi_{H^*_{\star}H_0}(\alpha)$ для любого k вычисляется по выражению

$$\int_{\ln \pi(\alpha)}^{\infty} \varphi(L(X_t)/H_0) dL = \alpha,$$

где $\varphi(L(X_t)/H_0) = \chi^2_{M+1}$ - плотность χ -квадрат распределения статистики в левой части (7), которая при достаточно большом объеме выборки нормализуется, $\ln \pi(\alpha)$ находится непосредственно по таблицам, составленным для различных $\dim X_t$ и
 α [22], в случае χ^2_{M+1} и для различных
 α - в случае нормальной плотности.

Рассмотренное решающее правило обладает важным свойством: оно несмещенное равномерно наиболее мощное [23] и по существу представляет согласованный фильтр по отношению к тест-сигналу с параметром H_0 , а при его реализации очевидным образом устанавливается оценка параметра Харста в соответствующий текущий момент времени.

Итак, получен следующий результат: в условиях, когда функции правдоподобия гипотез H_k, H_0 удовлетворяют требованиям регулярности, выборка при текущем контроле РФУ формируется по случайному процессу, представляющемуся аддитивной смесью фрактального броуновского шума с показателем $0 < H_0 \leq 1$, внутреннего нормального шума с показателем H=0.5 и нефлуктуирующего воздействия (случайного по времени возникновения) на контролируемое устройство существуют гарантированный несмещенный равномерно наиболее мощный критерий проверки п простых гипотез H_k , против альтернативы H_0 , как критерий идентификации состояния $P\Phi Y$ с одновременной оценкой значения показателя Харста H фрактального тест-сигнала.

Таким образом, в целом алгоритм идентификации выполняет вычислительные операции по проверке в текущем времени критерия (7), пороговый уровень для которого $\ln \pi(\alpha)$ определяются априори.

Чувствительность алгоритма идентификации δH определяется максимальным допустимым отклонением параметра Харста от значения H_0 для штатных условий функционирования. Величину δH можно определить либо экспериментально, либо на основе моделирования (как в р.4). При этом при выполнении неравенства

$$|H^* - H_0| > \delta H \tag{9}$$

для текущего момента времени принимается решение о переходе РФУ в нештатный режим функционирования. Дискретность ΔH при выборе разбиения промежутка (0,1] должна быть увязана с величиной δ , причем ΔH не должна превышать δH , поскольку в противном случае алгоритм в соответствии с (8) не среагирует на выход РФУ из штатного режима работы.

4. Алгоритм прогнозирования

Прогнозирование состояния РФУ будем осуществлять с использованием полиномов Чебышёва, ортогональных на дискретном множестве Q точек – моментов поступления $H^*(t)$ – оценок показателя Харста фрактального тест-сигнала с выхода алгоритма распознавания – идентификации состояний РФУ (Q точек означает Q текущих положений скользящего отрезка времени [t - M, t]). Обозначим эти моменты (точки) через t = -R, ..., R, где R = (Q - 1)/2, Q – нечетное число. Поэтому в основу метода прогнозирования принимаем описание изменения показателя Харста как реализации случайного процесса вида

$$H(t) = \sum_{\nu=0}^{m} b_{\nu} \varphi_{\nu}(t),$$

в т-мерном базисе полиномов Чебышёва,

где b_{ν} -неизвестные коэффициенты, вычисляемые из системы нормальных уравнений метода наименьших квадратов по оценкам показателя Харста, полученным в моменты времени t = -R, ..., R (соответствующие формулы для их вычисления приведены ниже),

 $\varphi_{\nu}(t)$ – полиномы Чебышёва – координатные функции.

Построение полиномов Чебышёва осуществим методом [24], положив $\varphi_0(t) = 1$. При этом каждый полином $\varphi_{\nu}(t)$, $\nu > 0$ записывается в виде линейной комбинации из всех ему предшествующих, например,

$$\varphi_1(t) = t + d_0\varphi_0(t), \quad \varphi_2(t) = t^2 + d_1\varphi_1(t) + d_2\varphi_0(t),$$
$$\varphi_3(t) = t^3 + d_3\varphi_2(t) + d_4\varphi_1(t) + d_5\varphi_0(t)$$

с последующим вычислением коэффициентов d_0, d_1, \ldots, d_5 из условий ортогональности системы полиномов Чебышёва в каждой точке $t = -R, \ldots, R$, то есть из условий:

$$\sum_{-R}^{R} \varphi_1(t)\varphi_0(t) = 0, \quad \sum_{-R}^{R} \varphi_2(t)\varphi_1(t) = 0, \quad \sum_{-R}^{R} \varphi_2(t)\varphi_0(t) = 0,$$
$$\sum_{-R}^{R} \varphi_3(t)\varphi_2(t) = 0, \quad \sum_{-R}^{R} \varphi_3(t)\varphi_1(t) = 0 \quad , \quad \sum_{-R}^{R} \varphi_3(t)\varphi_0(t) = 0,$$

и т.д.

Примем m = 4; тогда базис будет состоять из следующих первых пяти ортонормированных полиномов:

$$\varphi_0(t) = 1, \quad \varphi_1(t) = t, \quad \varphi_2(t) = t^2 - d_2,$$

 $\varphi_3(t) = t^3 - d_3 t, \quad \varphi_4(t) = t^4 - d_4 t^2 - d_5, \quad t = -R, ..., R, \quad R = (Q-1)/2,$ где $d_2 = j_2/Q, \, j_2 = Q(Q^2 - 1)/12, \, d_3 = j_4/j_2, \, j_4 = Q(Q^2 - 1)(3Q^2 - 7)/240,$

$$d_4 = (j_6 - j_2 j_4/Q)(j_4 - j_2^2/Q), \quad d_5 = -d_2 d_4 + j_4/Q,$$

$$j_6 = Q(Q^2 - 1)(3Q^4 - 18Q^2 + 31)/1344.$$

Теперь показатель Харста аппроксимируем в базисе дискретных ортонормированных полиномов Чебышева выражением вида

$$H(t) = b_0\varphi_0(t) + b_1\varphi_1(t) + b_2\varphi_2(t) + b_3\varphi_3(t) + b_4\varphi_4(t),$$

где неизвестные коэффициенты b_0, b_1, b_2, b_3, b_4 , с учетом ортогональности полиномов Чебышёва на дискретном множестве точек -R, ..., R, вычисляются по формулам:

$$b_{\nu} = \left[\sum_{t=-R}^{R} \varphi_{\nu}(t) H^{*}(t)\right] / N_{\nu}, \quad \nu = 0, 1, 2, 3, 4,$$

где $H^{\bullet}(t)$ -оценка показателя Харста, вычисленная в t- й текущий момент времени,

$$N_0 = Q; \quad N_1 = j_2, \quad N_2 = j_4 - j_2^2/N, \quad N_3 = j_6 - 2d_3j_4 + d_3^2j_2,$$
$$N_4 = j_8 + d_4^2j_4 + d_5^2Q - 2d_4j_6 - 2d_5j_4 + 2d_4d_5j_2,$$
$$j_8 = Q(Q^2 - 1)(5Q^6 - 55Q^4 + 239Q^2 - 381)/11520.$$

Прогнозированное значение показателя Харста на момент времен
и(R+l)осуществляется по формуле

$$H^*(R+l) = \sum_{\nu=0}^4 b_\nu \varphi_\nu(R+l)$$

При этом среднеквадратическая ошибка прогнозирования

$$\sigma(R+l) = \sigma \sqrt{\frac{1}{Q} + \frac{\varphi_1^2(R+l)}{N_1} + \frac{\varphi_2^2(R+l)}{N_2} + \frac{\varphi_3^2(R+l)}{N_3} + \frac{\varphi_4^2(R+l)}{N_4}},$$

где σ -среднеквадратическая ошибка вычисленного в текущий момент значения показателя Харста $H^*(t)$.

Алгоритм прогнозирования состояния РФУ представляется очевидными операциями по компьютерной реализации формулы для $H^*(R+l)$ при вычисленных выше координатных функциях, коэффициентах b_{ν} , $\nu = 0, 1, 2, 3, 4$, известных оценках $H^*(t)$ от алгоритма идентификации, t = -R, ..., R, и заданном l, а также формулы по вычислению среднеквадратической ошибки $\sigma(R+l)$.

5. Результаты проверки работоспособности алгоритма идентификации

Проверка работоспособности алгоритма выполнена на основе сравнения значений показателя Харста тест-сигнала на входе и выходе контролируемого устройства с весовой функцией инерционного звена

$$h(t) = \frac{c}{\lambda} \exp\{-t/\lambda\}$$

и передаточной функцией

$$K(j\omega) = \frac{c}{1+j\omega\lambda},$$

где $\lambda = 10^{-5}$ -постоянная времени, *c*-коэффициент усиления, а также на основе вычисления показателя чувствительности построенного правила обнаружения воздействия на устройство.

Входной тест-сигнал формируется программно реализованным алгоритмом в виде дискретных коррелированных приращений обобщенного броуновского движения по выражению [19, 25]

$$B_H(j) - B_H(j-1) = \frac{h^H}{\Gamma(H+0.5)} \times$$

$$\times \{\sum_{i=1}^{hN} (i)^{H-\frac{1}{2}} \xi_{(1+h(N+j)-i)} + \sum_{i=1}^{h(N-1)} [(h+i)^{H-\frac{1}{2}} - (i)^{H-\frac{1}{2}}] \xi_{(1+h(N-1+j)-i)} \},$$

для H = 0.51, 0.65, 0.85.

В этом выражении *j*- целочисленные значения моментов времени на интервале длительности T генерируемого сигнала, j = 1, 2, ...N (здесь N обозначает конечный момент временного интервала), $\Gamma(\cdot)$ - гамма-функция, h — число подынтервалов, на которое разбивается интервал T тест-сигнала для обеспечения коррелированности его приращений, принято h = 8. Реализации тест-сигнала генерируются

для T = 800мкс; для такой длительности обеспечивается формирование сигнала со свойствами коррелированности приращений броуновского шума [19,25,26] и выполнение условия наблюдаемости [11,18]. База сигнала Б = $\frac{1}{\pi}T \cdot \Delta \omega$ определялась по уровню $|K(j\omega)| = 0, 5$. При этом $\Delta \omega = 1, 7 \cdot 10^5$, где $\Delta \omega$ эффективная полоса частот.

Воздействие на контролируемое устройство имитируется возникновением в случайный равномерно распределенный момент времени на интервале Т аддитивного по отношению к тест-сигналу и внутреннему гауссовому шуму узкополосного сигнала с различными амплитудами на частоте $\omega = 12.5$ или $\omega = 300$; значения амплитуд выбраны такими, чтобы воздействие маскировалось аддитивными броуновским и внутренним шумами.

Выход контролируемого устройства подается на вход созданного линейного согласованного с тест-сигналом фильтра (при этом коэффициент усиления устройства принят равным единице), максимум функции правдоподобия отыскивается на множестве (0.5, 1] при его дискретизации на 500 равных подынтервалов (n = 500).

В результате установлено, что

при воздействии узкополосной низкочастотной помехи значение оценки показателя Н фрактального сигнала увеличивается по сравнению с истинным значением, так как усиливаются его низкочастотные составляющие, при повышении же частоты помехового возмущения значение оценки показателя Н уменьшается изза усиления высокочастотных компонент сигнала; конкретные данные приведены в таблице:

	Частота узкополосного нефлуктуирующего воздействия		
	$\omega{=}12.5$		
	Истинное значение H=0.51, 0.65, 0.85		
	H=0.51	$H{=}0.65$	$H{=}0.85$
Амплитуда	Н*- оценка	Н*- оценка	Н*- оценка
0.30-0.350	0.522	0.692	0.924
0.675	0.523	0.693	0.926
1.000	0.524	0.694	0.927
	Частота узкополосного нефлукту ирующего воздействия $\omega{=}300$		
	Истинное значение Н-0.51, 0.65, 0.85		
	H=0.51	H=0.65	H-0.85
4	11-0.01	11-0.00	11-0.00
Амплитуда	Н*- оценка	Н*- оценка	Н*- оценка
0.30 - 0,350	0.493	0.659	0.914
0,675	0.474	0.635	0.914
1,000	0.472	0.628	0.907

- увеличение амплитуды узкополосной низкочастотной помехи-воздействия обусловливает тенденцию повышения значения оценки Н^{*} показателя H, эта тенденция ослабевает при повышении частоты;

- максимальная отклонение δH оценки H* составляет (7-8) % от истинного значения H; при этом длительность сигнала T, определяющаяся по формуле $\sqrt{T} = 2/\delta H$ из теории несмещенных равномерно наиболее мощных доверительных областей [21], может быть установлена из диапазона 625 – 900мкс (при проведе-

нии вычислительного эксперимента длительность сигнала была принята равной 800мкс из требований обеспечения коррелированности приращений фрактального броуновского шума [19,25,26] и выполнения условия наблюдаемости [11,18]);

- чувствительность алгоритма, выраженная отношением минимальной интенсивности возмущения к интенсивности аддитивной смеси тест-сигнала и внутреннего шума контролируемого устройства, составляет -12дБ, -10дБ, то есть узкополосное помеховое воздействие приводит к изменению параметра Н тест-сигнала при отношении его интенсивности к среднеквадратическому значению шума устройства не менее 0.3;

- на выходе согласованного фильтра отношение мощность сигнала/мощность шума, полученное в эксперименте, составляет величину не менее 3 (или 10 дБ), а по утверждению теории [20,27] оно должно составлять величину

$$201q\sqrt{\mathrm{B}} \approx 16\mathrm{д}\mathrm{E};$$

полученный экспериментальный результат, в принципе, не противоречит теоретическому;

- фрактальный тест-сигнал с H > 0.5 имеет спектр во всей полосе частот контролируемого устройства.

6. Заключение

Сущность компьютерной технологии идентификации и прогнозирования состояния РФУ заключается в

- алгоритмическом формировании и подаче на вход РФУ фрактального броуновского коррелированного шума как специального тест-сигнала, заданной длительности,
- оценке параметра сигнала параметра автомодельности Харста по выборке измерений на выходе РФУ,
- проверке оцененного показателя Харста на соответствие заданным требованиям с последующим принятием решения о текущем состоянии РФУ и
- вычислении прогнозного значения показателя Харста (и прогнозного состояния РФУ) на заданный момент времени.

Метод оценки показателя Харста обладает высокой чувствительностью к воздействиям на РФУ внутренних и внешних случайных возмущений в виде узкополосных или широкополосных помех.

Поэтому объективно возникает возможность решать задачи идентификации и прогнозирования состояния РФУ при подаче на его вход слабого фрактального шумового тест-сигнала со спектром, накрывающим полосу частот РФУ. При прохождении такого сигнала через РФУ его реальная работа не нарушается. Известные методы компьютерного контроля текущего состояния РФУ [1,4,6,7,16,17] с применением других тест-сигналов в таких условиях решения задачи идентификации и прогнозирования оказываются неэффективными. Предложенный метод может быть распространен на условия компьютерного решения задач контроля РФУ телевизионного типа, то есть по двумерному тестсигналу. Задача технической реализации тест-сигнала может быть решена так же, как это предложено в [13] для реализации оптимального тест-сигнала при идентификации телевизионного канала.

Список литературы

- Саврасов Ю.С. Алгоритмы и программы в радиолокации. М.: Радио и связь, 1985.
- [2] Справочник по радиолокации/ Под ред. М.Сколника. Т.4. М.: Советское радио, 1978.
- [3] Кузьмин И.В. Оценка эффективности и оптимизации автоматических систем контроля и управления. М.: Советское радио, 1971.
- [4] Бессонов А.А., Загашвили Ю.В., Маркелов А.С. Методы и средства идентификации динамических объектов. Л-д: Энергоатомиздат, 1989.
- [5] Буков В.И., Максименко И.М. Достаточность функционального контроля. // ДАН, т.353, № 2, 1997, с. 170-172.
- [6] Кудинов А.Н., Катулев А.Н., Малевинский М.Ф. Математические методы оценки показателей безопасности состояния динамических систем. М.: МГУ им. М.В.Ломоносова, 2005.
- [7] Гришин Ю.П., Казаринов Ю.М. Динамические системы, устойчивые к отказам. М.: Радио и связь, 1985.
- [8] Волик Б.Г. О концепции техногенной безопасности. // Автоматика и телемеханика, №2, 1998, с.165-170.
- [9] Есипов Ю.В. Концепция возможностей оценки риска техногенных систем. //Автоматика и телемеханика,№7, 2003,с.5-12.
- [10] Виленчик Л.С., Катулев А.Н., Михно В.Н. Метод классификации помех при контроле ТВ канала. // Радиотехника, № 11, 1994, с.8-11.
- [11] Виленчик Л.С., Катулев А.Н., Михно В.Н., Михно Г.А. Алгоритмичекие измерения в телевидении и радиовещании. М.: Радио и связь, 1995.
- [12] Льюнг Л. Идентификация систем. Теория для пользователя. М.: Наука, 1991.
- [13] Виленчик Л.С., Катулев А.Н., Малевинский М.Ф. Идентификация ТВ канала: новые методы и алгоритмы. М.: Радио и связь, 1993.
- [14] Абрамов О.В., Розенбаум А.Н. Прогнозирование состояния технических систем. М.: Наука, 1990.
- [15] Лившиц К.М., Терпугов А.Ф. О выборе сигналов для идентификации линейных систем по методу наименьших квадратов// Изв. АН СССР, Техническая кибернетика, №5, 1974.

- [16] Гришин В.И., Дятлов В.А., Милов Л.Т. Модели, алгоритмы и устройства идентификации сложных систем. Л-д: Энергоатомиздат, 1985.
- [17] Круг Г.К., Ю.А. Сосулин Ю.Г., Фатуев В.А. Планирование экспериментов в задачах идентификации и экстраполяции. М.: Наука, 1977.
- [18] Брайсон А., Хо Ю-Ши. Прикладная теория оптимального управления. М.: Мир, 1972.
- [19] Потапов А.Л. Фракталы в радиофизике и радиолокации. М.: Логос, 2002.
- [20] Свистов В.М. Радиолокационные сигналы и их обработка. М.: Советское радио, 1977.
- [21] Рао С.Р. Линейные статистические методы и их применение. М.: Наука, 1976.
- [22] Кокс Д., Хинкли Д. Математическая статистика. М.: Мир, 1978.
- [23] Миддлтон Д. Введение в статистическую теорию связи. Т.2. М.: Советское радио, 1962.
- [24] Линник Ю.В. Метод наименьших квадратов и основы математикостатистической теории обработки наблюдений. М.: ФМЛ, 1962.
- [25] Федер Е. Фракталы. М.: Мир, 1991.
- [26] Петухов А.П. Введение в теорию базисов всплесков. СПб: СПбГТУ, 1999.
- [27] Гоноровский И.С., Демин М.П. Радиотехнические цепи и сигналы. М.: Радио и связь, 1994.