



Лекция №2

ОБЩИЕ СВЕДЕНИЯ О ПАРАМЕТРИЧЕСКОМ АНАЛИЗЕ. ПАРАМЕТРИЧЕСКИЕ МОДЕЛИ ФУНКЦИОНИРОВАНИЯ ТИПОВЫХ РАДИОУСТРОЙСТВ

Цель:

1. Формирование теоретических основ по общим вопросам, связанным с технологиями параметрического моделирования .
2. Изучить концепцию линейного предсказания, типовые модели сигналов, используемые в моделях РТС и связанные с ними методы параметрической оптимизации преобразователей .

Учебные вопросы:

1. Общие вопросы параметрического моделирования.
2. Линейное предсказание.
3. Вопросы, связанные с генерацией сигналов в моделях.
4. Методы параметрической оптимизации

Задание на самоподготовку:

Проработать материал лекции по [1] с.115-125 , дополнить конспект лекций методами генерации случайных чисел, используемых в компьютерных моделях РТС [1].

1. Общие вопросы параметрического моделирования



Под **параметрическим моделированием** понимаются выбор некоторой математической модели случайного процесса и последующий подбор параметров этой модели для обеспечения максимального соответствия между сигналом, формируемым моделью, и имеющейся в наличии реальной выборкой данных.

Одной из широко используемых на практике является **авторегрессионная (AR) модель**, в которой случайный сигнал формируется путем пропускания **дискретного белого шума через “чисто рекурсивный”** (то есть не использующий задержанных отсчетов входного сигнала) формирующий фильтр.

Если в нашем распоряжении имеется оценка комплексного коэффициента передачи системы на различных частотах, можно построить реализуемую модель системы, **частотная характеристика** которой будет максимально близкой к измеренной. **Под реализуемостью** системы здесь подразумевается представимость ее **функции передачи** в виде дробно-рациональной функции с заданными порядками полиномов числителя и знаменателя.

Параметрическое моделирование в данном случае **сводится к нахождению оптимальных коэффициентов полиномов числителя и знаменателя функции передачи.**

2. Линейное предсказание

Сигналы в РТС для минимизации ошибок представляются в **ортogonalном базисе** через линейную композицию:

$$y(t) = \sum_{i=0}^{\infty} a_i \cdot P(t)_i$$

Для реализации процедуры ортогонального представления исходных данных необходимо выдерживать следующие правила:

- относительно цифровых сигналов для минимизации ошибок представления необходимо использовать отображение в пространстве дискретных базисов (базис функций Уолша или реализация метода главных компонент);
- относительно радиосигналов необходимо решать задачу представления в одном из непрерывных базисов конечных сигналов (базис полиномов Лежандра или полиномов Чебышева или разложение в ряд Тейлора);
- применение спектрального представления наблюдаемого радиосигнала посредством гармонических попарно ортогональных функций может быть эффективно при применении известных методов параметрической идентификации в условиях предварительного выравнивания отдельных искажений, связанных с анализом огибающей и исключением режимов интерференции сигналов в точке приема.

2. Линейное предсказание

Пусть в качестве ортогонального представления используется механизм полиномов (такой подход применим для всех рассмотренных выше ортогональных представлений). Тогда исходный сигнал, назовем его y во временном представлении будет иметь следующий вид:

$$y(t) = \sum_{i=0}^{\infty} a_i \cdot P(t)_i ,$$

где a_i - коэффициенты разложения, а $P(t)_i$ - значения i -х базисов в момент времени t .

Для доказательства состоятельности утверждения относительно ортогональности получаемого разложения используют его определение:

$$\int_a^b P(t)_i \cdot P(t)_j \cdot dx = 0 .$$

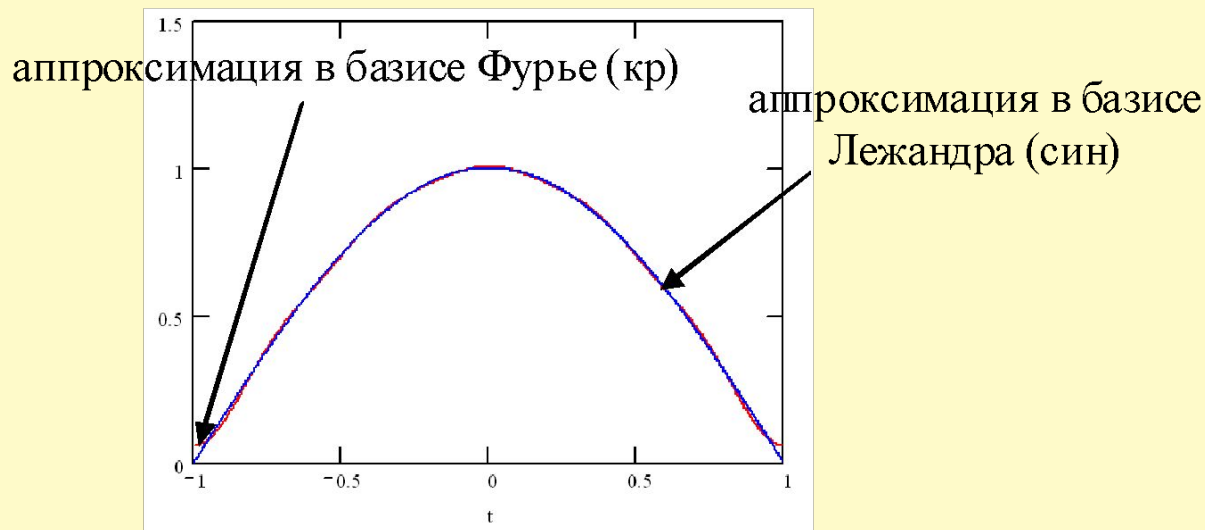
Ключевым здесь являются значения границ представленного интеграла и характер изменения весовых коэффициентов. Относительно первого замечания необходимо сказать, что для конечных сигналов границы должны выступать в качестве конкретных значений (обычно их принимают равными -1 и 1) и не содержать ∞ (как в полиномах Эрмита и Лагера).

2. Линейное предсказание

Для нахождения коэффициентов разложения сигналов используется следующее интегральное представление (для сигнала, наблюдаемого в течении времени T):

$$a_i = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} y(t) \cdot P(t)_i dt$$

Необходимо сразу сказать, что симметричность интервала наблюдения обусловлена равным весовым участием централизованного относительно середины наблюдения сигналом и при изменении, например, на $[0, T]$ приведет к изменению всех коэффициентов (в частности при гармоническом



2. Линейное предсказание

Использование базиса Фурье

$$s(t) := \sin\left(\frac{t+1}{2} \cdot \pi\right)$$

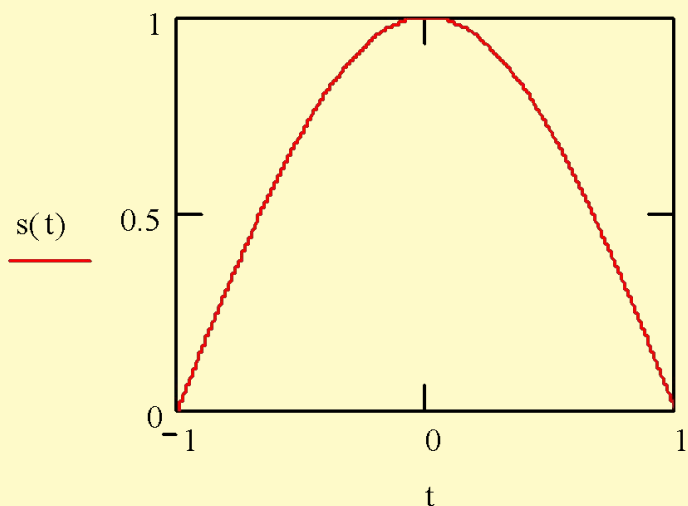
$$a(i) := \frac{2}{T} \cdot \int_{-1}^1 s(t) \cdot \cos(i \cdot w \cdot t) dt$$

$$a(0) = 1.273$$

$$b(i) := \frac{2}{T} \cdot \int_{-1}^1 s(t) \cdot \sin(i \cdot w \cdot t) dt$$

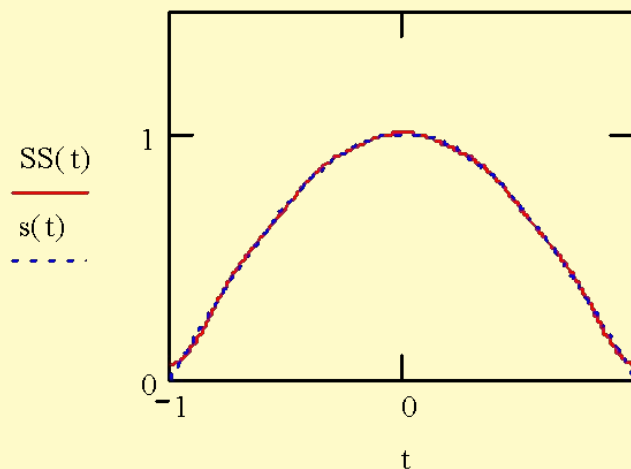
$$b(1) = 0$$

$$SS(t) := \frac{a(0)}{2} + \sum_{i=1}^5 (a(i) \cdot \cos(i \cdot w \cdot t) + b(i) \cdot \sin(i \cdot w \cdot t))$$



$$T := 2$$

$$w := 2 \cdot \frac{\pi}{T}$$



2. Линейное предсказание

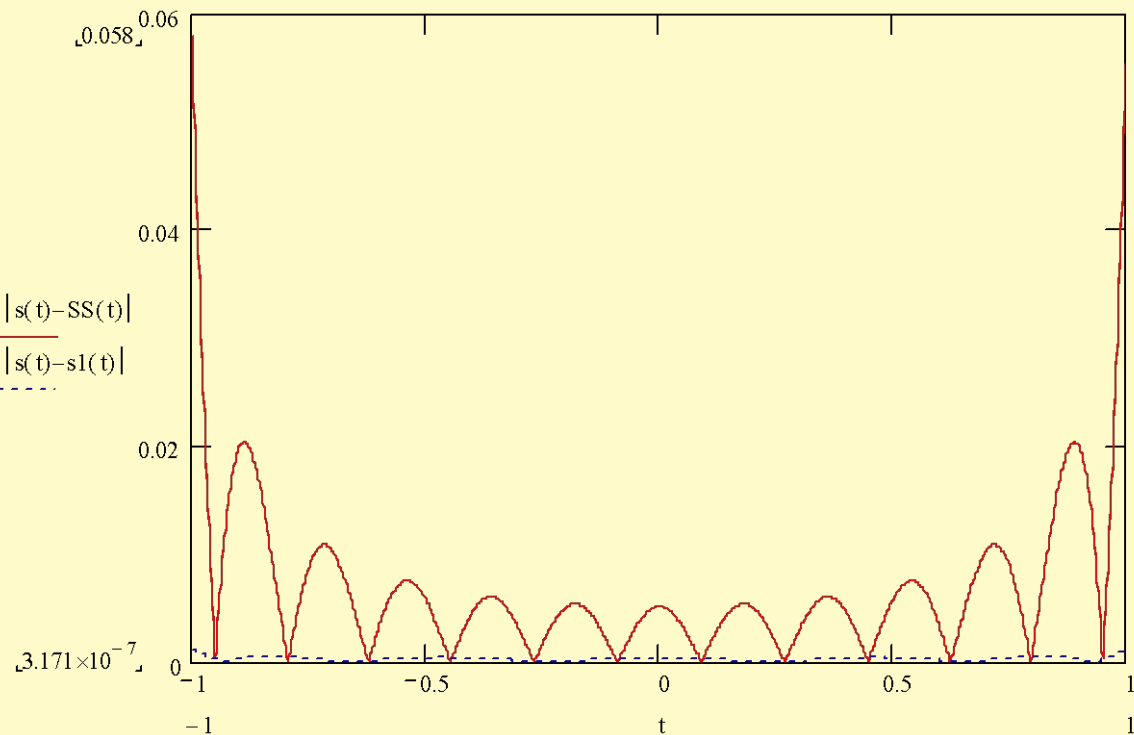
Использование базиса Лежандра

$$P(i, x) := \begin{cases} a \leftarrow \frac{1}{2^i \cdot i!} \cdot \frac{d^i}{dx^i} (x^2 - 1)^i & \text{if } i > 0 \\ a \leftarrow 1 & \text{if } i = 0 \\ P \leftarrow a \end{cases}$$

$$P(6, x) \rightarrow x^6 + \frac{15}{2} \cdot (x^2 - 1) \cdot x^4 + \frac{45}{8} \cdot (x^2 - 1)^2 \cdot x^2 + \frac{5}{16} \cdot (x^2 - 1)^3$$

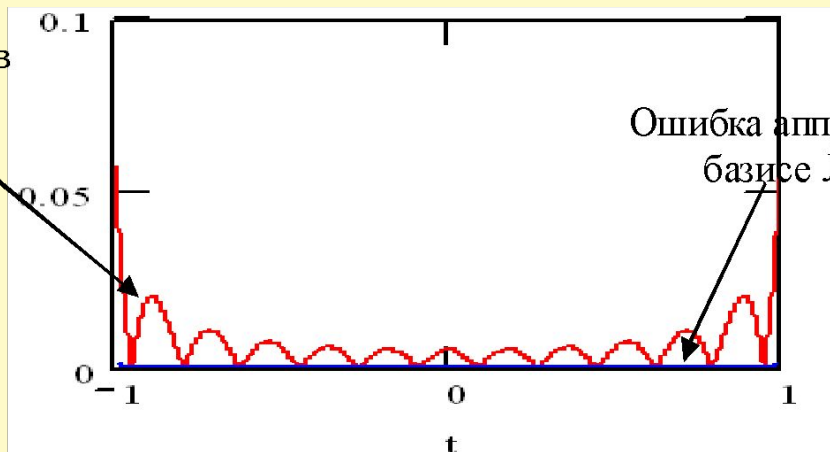
$$c(i) := \frac{2 \cdot i + 1}{2} \cdot \int_{-1}^1 s(x) \cdot P(i, x) dx$$

$$s1(t) := \sum_{k=0}^5 cc(k) \cdot P(k, t)$$



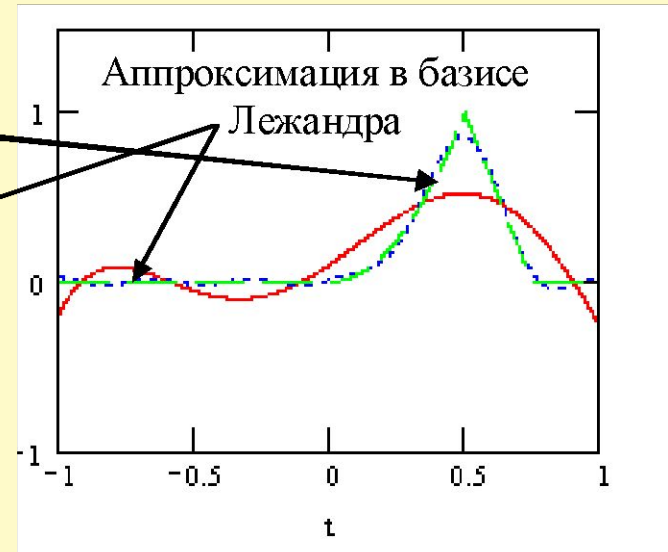
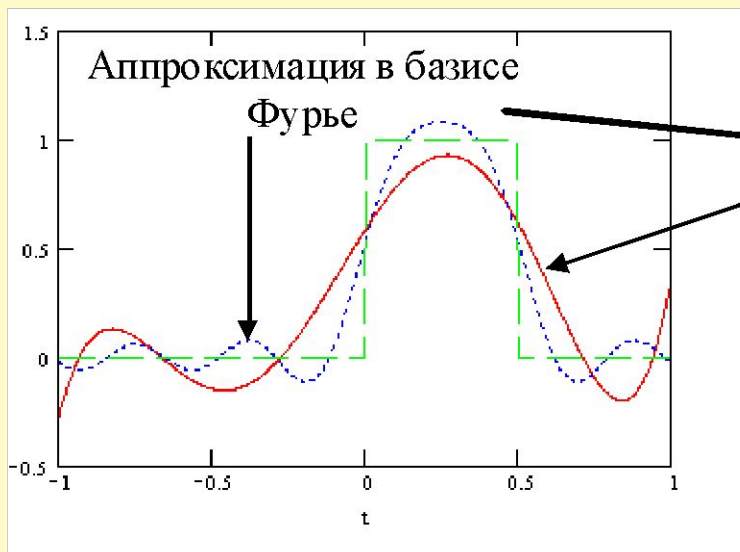
2. Линейное предсказание

Ошибка аппроксимации в
базисе Фурье



Ошибка аппроксимации в
базисе Лежандра

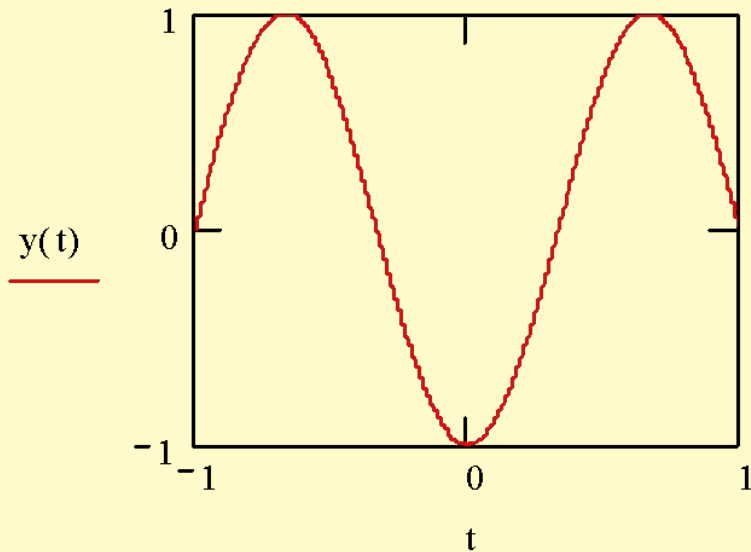
Применение полиномов Лежандра к другим сигналам (негармонической формы) превосходства не дает даже относительно их гармонического представления



2. Линейное предсказание

Использование базиса Чебышева

$$y(t) := \sin\left[\left(3 \cdot \frac{\pi}{2}\right) \cdot (t + 1)\right]$$



$$T(n, x) := \cos(n \cdot \arccos(x))$$

$$T(0, x) \rightarrow 1$$

$$T(1, x) \rightarrow x$$



2. Линейное предсказание

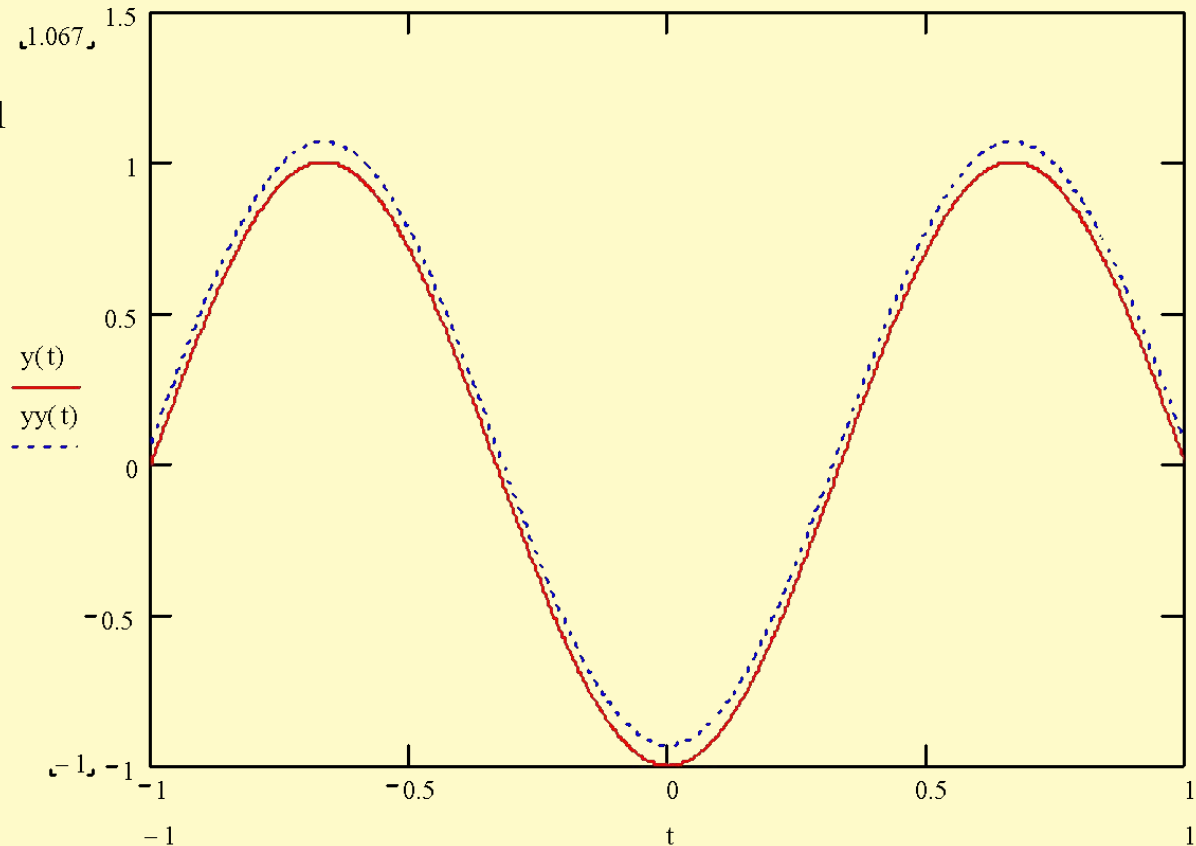
Использование базиса Чебышева

$$T(n, x) := \begin{cases} T1 \leftarrow 1 \\ T2 \leftarrow x \\ \text{for } i \in 3..n \\ \quad TT \leftarrow 2 \cdot x \cdot T2 - T1 \\ \quad T1 \leftarrow T2 \\ \quad T2 \leftarrow TT \\ T \leftarrow 1 \text{ if } n = 1 \\ T \leftarrow x \text{ if } n = 2 \\ T \leftarrow TT \text{ if } n \geq 3 \end{cases}$$

$$T(4, x) \rightarrow 2 \cdot x \cdot (2 \cdot x^2 - 1) - x$$

$$c(i) := \int_{-1}^1 \frac{y(t) \cdot T(i, t)}{\sqrt{1-t^2}} \cdot \frac{2}{\pi} dt$$

$$yy(t) := \left(\sum_{i=0}^{10} c(i) \cdot T(i, t) \right) - 0.2$$



2. Линейное предсказание

Однако, при выявлении характеристик гармонических составляющих исследуемых сигналов разложение по полиномам Лежандра приводит к следующему. Известный способ анализа таких составляющих, основывающийся на использовании двойного ортогонального базиса: $\sin(x)$ и $\cos(x)$ имеет предел по достижимой точности демодуляции в зависимости от действующего значения отношения мощности сигнала к спектральной плотности помехи. Сама по себе процедура использования евклидовой нормы в качестве входного аргумента для демодулятора обуславливает целесообразность использования n -мерного пространства ортогональных базисов в качестве основы для представления сигнала при анализе на приемной стороне (разложении изменение приводит к пропорциональному изменению фаз базисных гармоник).

При представлении сигналов на приемной стороне в виде векторов, содержащих значения мгновенных амплитуд, возможна процедура отыскания приближенных значений коэффициентов при базисных ортогональных полиномах, участвующих в разложении исходного сигнала, через решение следующей системы уравнений:

$$\begin{cases} y(t_1) = a_1 * f_1(t_1) + a_2 * f_2(t_1) + \dots + a_n * f_n(t_1), \\ y(t_2) = a_1 * f_1(t_2) + a_2 * f_2(t_2) + \dots + a_n * f_n(t_2), \\ \dots \\ y(t_n) = a_1 * f_1(t_n) + a_2 * f_2(t_n) + \dots + a_n * f_n(t_n). \end{cases},$$

где $y(t_1), \dots, y(t_n)$ - значения амплитуд сигнала на приемной стороне в моменты времени t_1, \dots, t_n соответственно, $f_1(t), \dots, f_n(t)$ значения ортогональных полиномов в соответствующие значения времени - t , а a_1, \dots, a_n - искомые значения коэффициентов.

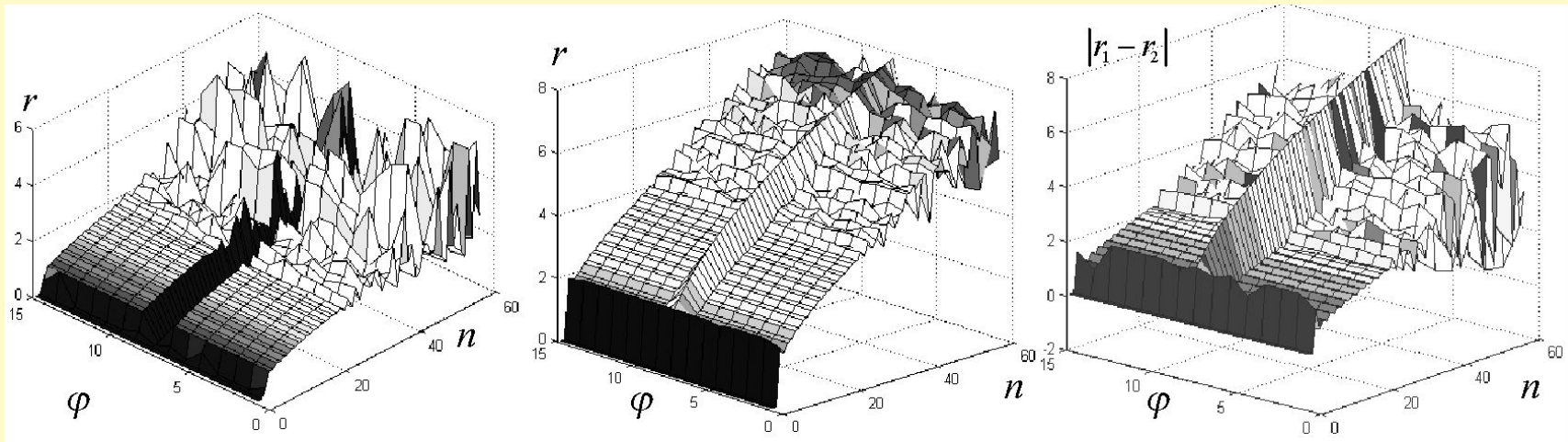
2. Линейное предсказание

Для равной значимости получаемых оценок значений коэффициентов a_i , необходима их предварительная нормировка. Одним из способов такой нормировки может служить процедура деления на плечо соответствующего (k – ого) коэффициента:

$$w_k = \frac{a_k i - a_k j}{(a_k \max - a_k \min)}$$

Например, для относительной фазовой манипуляции с двумя информационными сигналами-образами значение евклидова расстояния, без учета ошибки синхронизации и воздействия помехи, соответствует:

- при несовпадении ($a_k i \neq a_k j$) образов $r_j = \sqrt{n}$,
- при совпадении образов $w_k = 0$.



при совпадении образов

при несовпадении образов

разница $|r_1 - r_2|$

Значения Евклидова расстояния для разных ситуаций и их потенциальная разница

3. Вопросы, связанные с генерацией сигналов в моделях

$$y(t) = \sum_{i=0}^{\infty} (a_i * \cos(i * w_0 * t) + b_i * \sin(i * w_0 * t)) = \sum_{i=0}^{\infty} A_i * \cos(i * w_0 * t + \varphi_i)$$

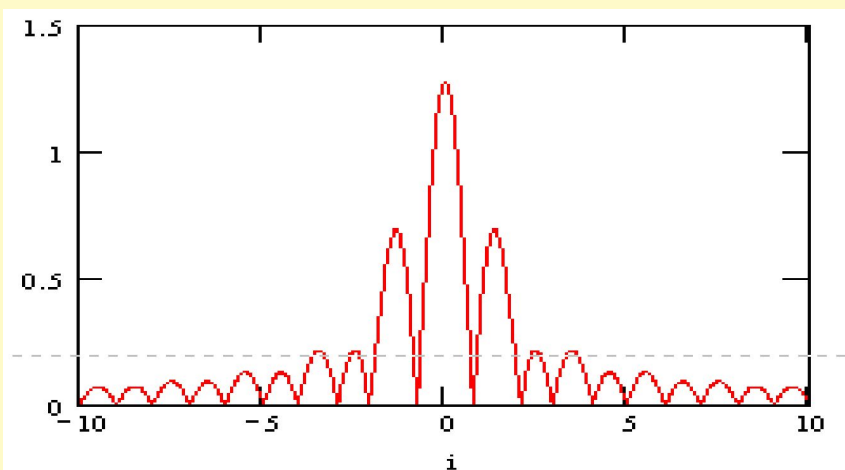
$$a_i = \frac{2}{T} * \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} y(t) * \cos(i * w_0 * t) dt$$

$$b_i = \frac{2}{T} * \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} y(t) * \sin(i * w_0 * t) dt$$

$$w_0 = \frac{2 * \pi}{T}$$

$$A_i = \sqrt{a_i^2 + b_i^2}$$

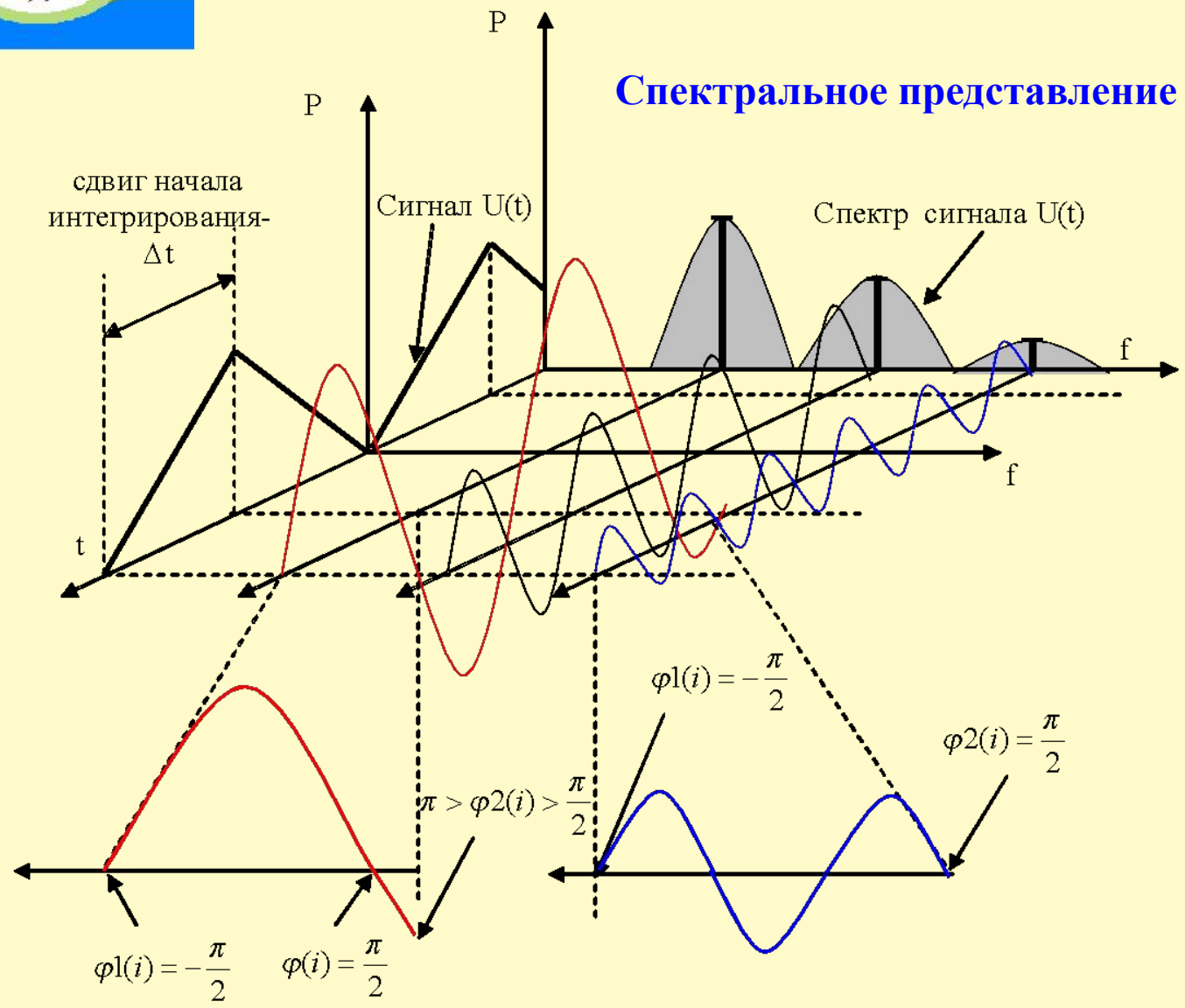
$$\varphi_i = \arctan\left(\frac{b_i}{a_i}\right)$$





3. Вопросы, связанные с генерацией сигналов в моделях

Спектральное представление любого сигнала





4. Методы параметрической оптимизации

Для параметрической оптимизации существует множество **расстояний**.

Пусть два объекта X и S заданы соответствующими множествами признаков -

$$\{x_1, \dots, x_n\} \text{ и } \{s_1, \dots, s_n\}.$$

Тогда расстояние между точками можно определить как Евклидово расстояние:

$$r(X, S) = \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - s_i)^2},$$

как расстояние Минковского:

$$r(X, S) = \sqrt[\lambda]{\sum_{i=1}^n (x_i - s_i)^\lambda}.$$

Расстояние между модулями соответствующих разностей:

$$r(X, S) = \sum_{i=1}^n |x_i - s_i|,$$

которое также не абсолютно в силу следующих обстоятельств:

- во-первых, модуль является неалгебраическим выражением, что делает практически невозможным решение задачи в функциональном смысле,
- во-вторых, размерность признаков при такой схеме интеграции должна быть одинакова, что заведомо (при неизвестной природе таких признаков в случае ортогонального разложения) доказать трудно.

Для ослабления второго ограничения можно использовать либо весовую схему участия каждой разницы, либо использовать расстояние по Камберру:

$$r(X, S) = \sum_{i=1}^n \frac{|x_i - s_i|}{|x_i + s_i|}$$



4. Методы параметрической оптимизации

1
6

Алгоритм покоординатного спуска

Исходные данные:

(u_i^k, y_k) , где u^k – $m+1$ мерный вектор, $y_k \in \{0, 1\}$

И коэффициент скорости обучения $\beta = [0 .. 1]$

И выходной параметр: $w \in R^{m+1}$ $w = (w_0, \dots, w_m)$

Шаг 0: проинициализировать весовые коэффициенты w_i , для $i = 0 \dots m$, небольшими случайными значениями. Положить $k = 1$.

Шаг 1: Подать на вход функции обучающий вектор u^k и вычислить его выход вектор y .

Шаг 2: Если $y = y^k$, то есть выход правильный, то перейти к шагу 4. В противном случае вычислить ошибку $d = y_k - y$.

Шаг 3: Весовые коэффициенты модифицируются по формуле: $w_i = w_i + \beta \cdot d \cdot u_i^k$

Шаг 4: $k = k + 1 - N[k / N]$ goto 1.

