

Фильтры, АЧХ которых равна единице на всех частотах, называются:

- a) Фазовыми
- b) Все пропускающими
- c) Рекурсивными
- d) Нерекурсивными
- e) Адаптивными

# Преобразования

## Оконное преобразование Фурье.

Области применения и ограничения оконного преобразования Фурье.

## *Вейвлет-преобразования:*

Масштабирующие функции. Ортогональное, непрерывное и дискретное вейвлет-преобразование.

# Преобразования

- Пусть  $f(t)$  – сигнал непрерывного времени. Тогда его преобразование в общем виде можно представить:

$$f(t) \rightarrow \int_{-\infty}^{+\infty} f(t) \overline{g(u)} du = F(v),$$

где  $g(u)$  – анализирующая функция, а т.к. в общем случае она может быть комплекснозначной, то черта над ней – обозначение комплексного сопряжения.

Функция  $F(v)$  – преобразование сигнала  $f(t)$  (или преобразованный сигнал).

# Преобразование Фурье

В случае если параметром анализирующей функции является циклическая частота сигнала  $\omega$ , а анализирующая функция имеет вид  $\exp(-i\omega t)$ , преобразование является преобразованием Фурье, и преобразованный сигнал зависит от  $\omega$ :

$$F(\omega) = \frac{1}{T} \int_0^T f(t) e^{-i\omega t} dt$$

# Преобразование Лапласа

Преобразование Лапласа позволяет расширить приложение Фурье-преобразования, в частности, в область анализа и синтеза систем обработки данных, в том числе с использованием вейвлетов.

Любая функция представима в виде интеграла Фурье, если только она абсолютно интегрируема.

Абсолютно интегрируемая функция должна быть затухающей, т. е.  $f(t) \rightarrow 0$  при  $t \rightarrow \infty$ . Однако, для целого ряда важных в теории анализа и, особенно, теории систем, функций это условие не выполняется, в частности, для функций типа единичного скачка или незатухающих гармонических колебаний. Чтобы сделать в этих случаях преобразование Фурье возможным, умножают незатухающую функцию на экспоненту  $\exp(-\sigma t)$ , выбрав  $\sigma > 0$  таким, чтобы уже функция  $f_0(t) = f(t)\exp(-\sigma t) \rightarrow 0$  при  $t \rightarrow \infty$ . Тогда условие абсолютной сходимости выполняется для функции  $f(t)\exp(-\sigma t)$ :

при некоторых постоянных

$\sigma_{\min} < \sigma < \sigma_{\max}$ .

$$\int_{-\infty}^{\infty} |f(t)e^{-\sigma t}| dt < \infty$$

В этом случае для функции  $f(t)$ , "взвешенной" экспонентой  $e^{-\sigma t}$ , справедливы прямое и обратное преобразования Фурье.

Если ввести новые обозначения,  $s = \sigma + j\omega$ , то после некоторых математических преобразований получим

$$F(s) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t) \cdot e^{-st} dt$$

и

$$f(t) = \frac{1}{2\pi j} \int_{\sigma - j\omega}^{\sigma + j\omega} F(s) \cdot e^{st} ds$$

Т.е. прямое и обратное преобразование Лапласа.

Преобразование Лапласа – это Фурье-преобразование

функции  $f(t)e^{-\sigma t}$ , где экспоненциальный вес функций  $e^{-\sigma t}$  "улучшает" функцию  $f(t)$  таким образом, чтобы преобразование Фурье стало возможным. При этом интеграл  $F(s)$  может сходиться не при всех значениях  $s$ .

Свойства преобразования Лапласа аналогичны свойствам преобразования Фурье.

Преобразование Лапласа позволяет значительно облегчить решение линейных дифференциальных уравнений с постоянными коэффициентами, которые описывают класс линейных систем.

Лапласов образ выхода линейной системы связан с Лапласовым образом входа  $F(s)$  соотношением:

$$Y(s) = H(s)F(s) \quad \text{где} \quad H(s) = \frac{Y(s)}{F(s)} = \frac{1}{\sum_{k=0}^N a_k \cdot s^k}$$

носит название передаточной функции системы.

Передаточная функция характеризует конструктивные особенности системы и поэтому, как правило, известна уже на этапе проектирования.

**Z -преобразование** – обобщение дискретного во времени преобразования Фурье.

Оно эффективно применяется для решения разностных уравнений и исследования дискретных систем, в частности, цифровых фильтров.

Ряд

$$X(e^{j\omega}) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} f[n]e^{-j\omega n}$$

сходится только тогда, когда последовательность  $f[n]$  абсолютно суммируемая. Однако часто это не так, поэтому, чтобы расширить класс дискретных функций, представимых рядами,  $f[n]$  умножают на степенную функцию  $r^{-n}$  ( $r > 0$ ) такую, что

$$\sum_{n=-\infty}^{\infty} f[n]r^{-n} < \infty$$

где  $r$  – модуль некоторой новой комплексной переменной

$$z = r \cdot e^{-j \cdot \arg(z)}$$

Z-преобразование может быть представлено в виде:

$$X(z) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} f[n] \cdot z^{-n}$$

Свойства z -преобразования аналогичны свойствам преобразования Фурье.

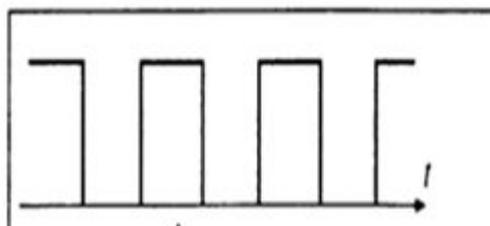
Применение z -преобразований значительно облегчает решение линейных разностных уравнений с постоянными коэффициентами, которыми описывается целый класс дискретных систем. Оно позволяет ввести понятие передаточной функции дискретной системы, анализ которой дает возможность судить о ее свойствах, вводить корректирующие элементы для изменения характеристик системы.

# Преобразование Фурье обладает рядом замечательных свойств, например:

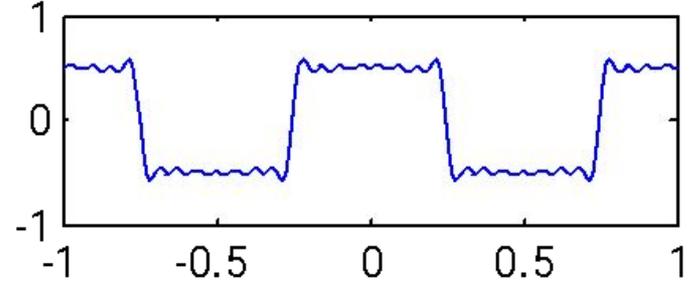
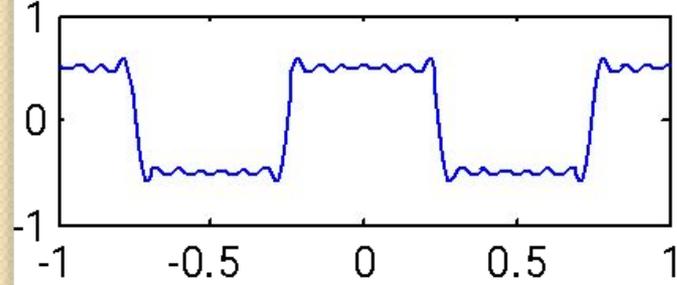
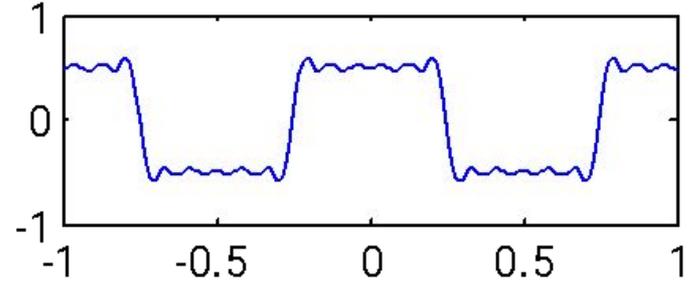
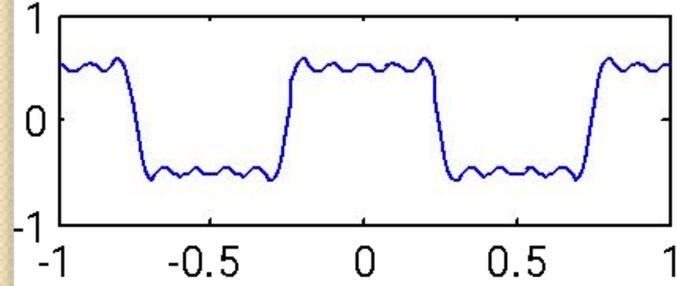
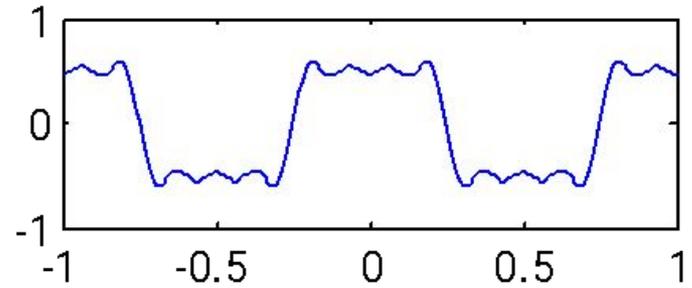
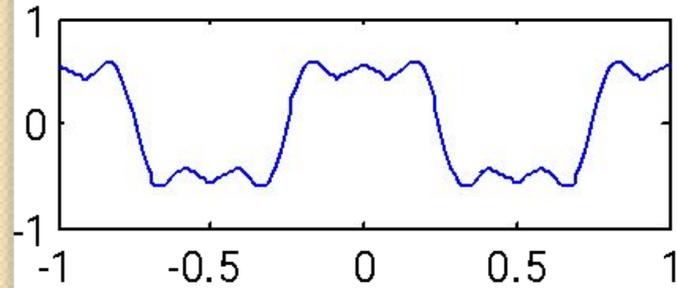
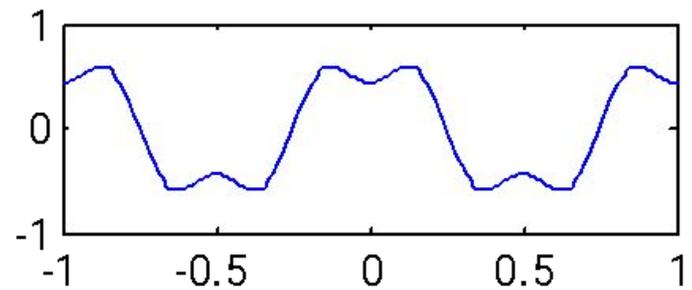
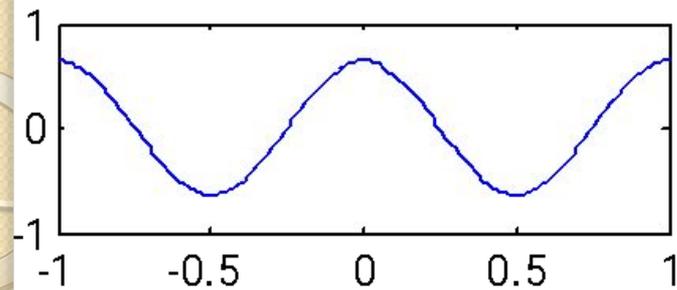
- Областью определения преобразования является пространство  $L^2(\mathbb{R})$  интегрируемых с квадратом функций (в частности, гармонических), а многие физические процессы в природе можно считать функциями, принадлежащими этому пространству.
- Для применения преобразования разработаны эффективные вычислительные процедуры типа быстрого преобразования Фурье (БПФ). Эти процедуры входят в состав всех пакетов прикладных математических программ и реализованы аппаратно в процессорах обработки сигналов.

## Основные недостатки преобразования Фурье:

- Ограниченная информативность анализа нестационарных сигналов и практически полное отсутствие возможностей анализа их особенностей (сингулярностей), т.к. в частотной области происходит «размазывание» особенностей сигналов (разрывов, ступенек, пиков и т.п.) по всему частотному диапазону спектра.
- Гармонические базисные функции разложения не способны отображать перепады сигналов с бесконечной крутизной типа прямоугольных импульсов, т.к. для этого требуется бесконечно большое число членов ряда.



# Пример: Последовательность прямоугольных импульсов



- При ограничении же числа членов ряда Фурье в окрестностях скачков и разрывов при восстановлении сигнала возникают осцилляции (явление Гиббса).
- Преобразование Фурье отображает глобальные сведения о частотах исследуемого сигнала и не дает представления о локальных свойствах сигнала при быстрых временных изменениях его спектрального состава.

***Преобразование Фурье не имеет возможности анализировать частотные характеристики сигнала в произвольные моменты времени.***

В практике обработки информации чаще всего приходится иметь дело с *нестационарными процессами*, в которых информативным является сам факт *изменения частотно-временных характеристик сигнала*.

*Например, спутниковые изображения Земли, рентгенограммы внутренних органов, речь, музыка, турбулентные поля различной природы и пр.*

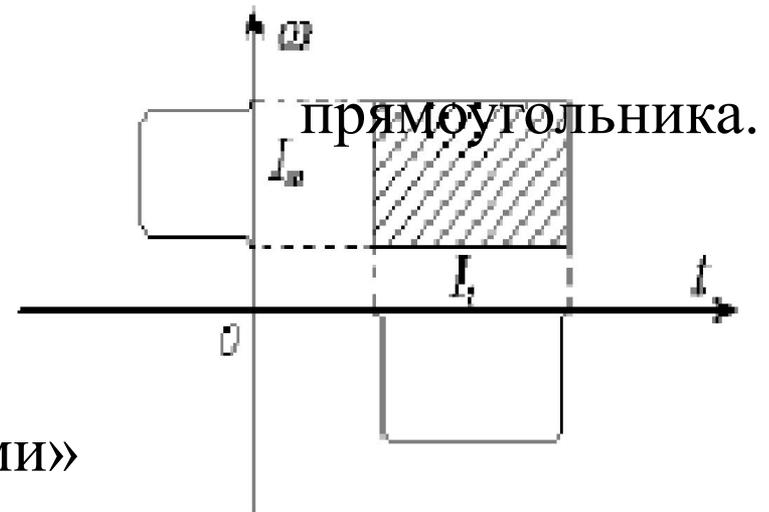
Для выполнения такого анализа требуются базисные функции, обладающие способностью выявлять в анализируемом сигнале как его частотные, так и временные характеристики, т.е. обладающие свойствами частотно - временной локализации.

# Плоскость частота-время

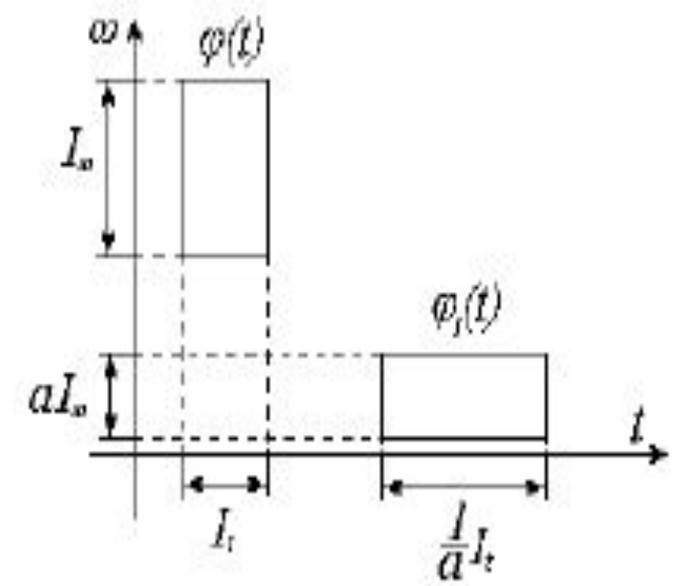
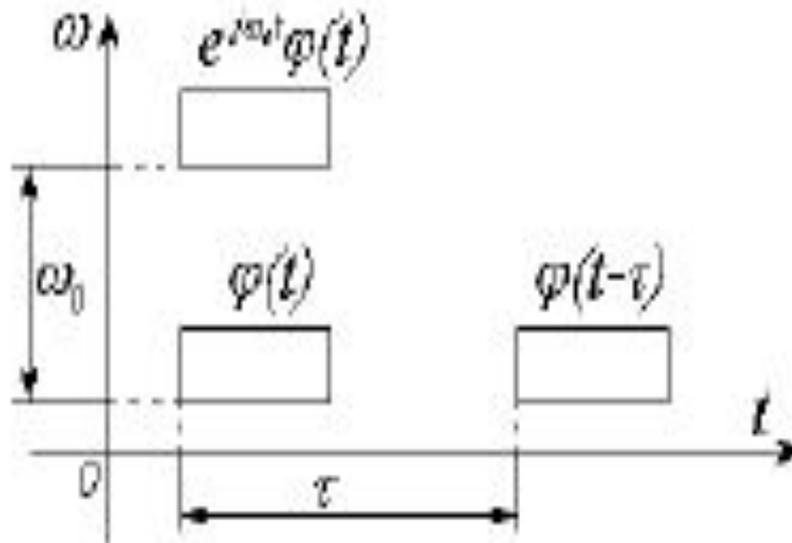
Для анализа и сравнения частотно-временных локализационных свойств различных базисов используют плоскость «частота-время». Любая функция  $\phi(t)$  может характеризоваться интервалом  $I_t$  на временной оси и интервалом  $I_\omega$  в Фурье области, в которых содержится 90% ее энергии, сосредоточенной около центра тяжести функции. Тогда в этой

плоскости функцию  $\phi(t)$  можно изобразить в виде

Локализованные по времени и частоте функции называют «частотно-временными атомами»

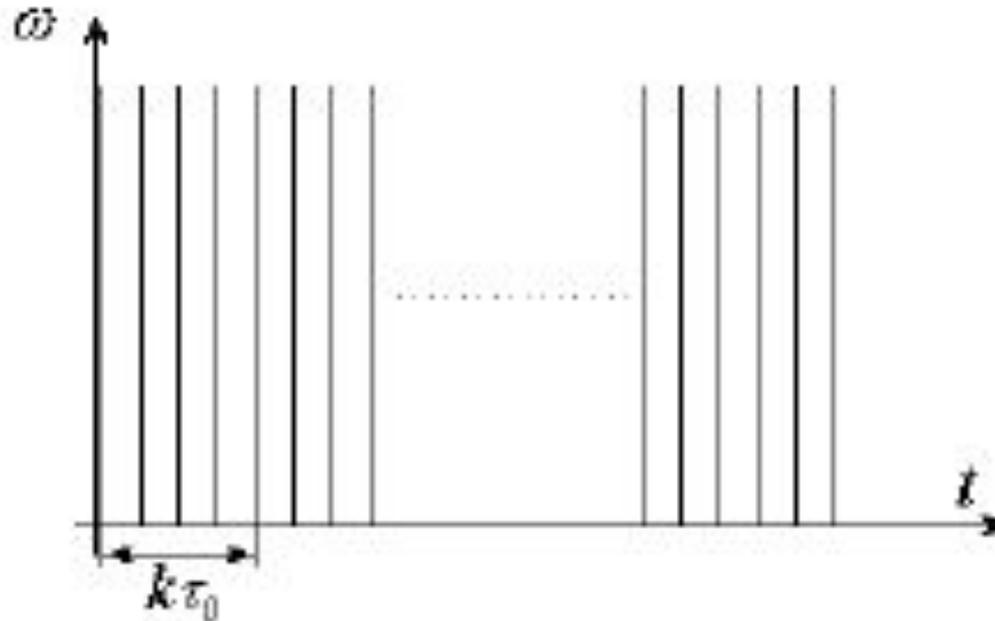


Смещение функции на  $\tau$  от исходного состояния вызовет перемещение прямоугольника параллельно оси  $t$ .  
 Модуляция этой функции комплексной экспонентой  $j\omega_0 t$  сдвигает прямоугольник параллельно оси  $\omega$ .  
 Масштабирование функции (ее сжатие или растяжение) приводит к развороту прямоугольника.

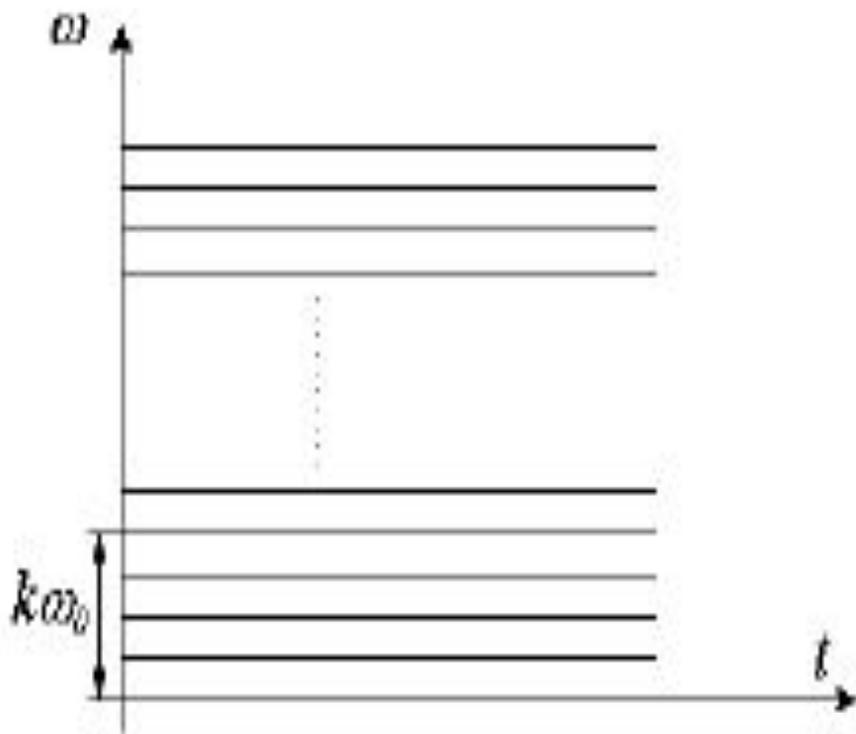


Рассмотрим  $\delta$ -функцию Дирака и Фурье-базис.

**$\delta$ -Функция** является идеальным базисом для временного анализа сигналов. Результатом такого анализа являются отсчеты, которые можно рассматривать как временной спектр сигнала. На плоскости время-частота  $\delta$ -функция  $\delta(t - k\tau_0)$  выглядит как показано на рисунке:



Базисные функции  $\exp(j\omega t)$  Фурье-анализа, наоборот, обладают хорошей частотной локализацией, в то время как во временной области они имеют бесконечную протяженность:



# Ограниченное во времени Фурье-преобразование

Локальность преобразования Фурье достигается путем ограничения анализируемого сигнала с помощью движущегося окна. Результатом такого анализа будет функция двух переменных – положения окна  $\tau$  и частоты  $\omega$  :

- $$F(\omega, \tau) = \int f(t) w(t-\tau) e^{-i\omega t} dt$$

Спектральный анализ в окне данных производится вычислением скалярного произведения сигнала и базисной функции

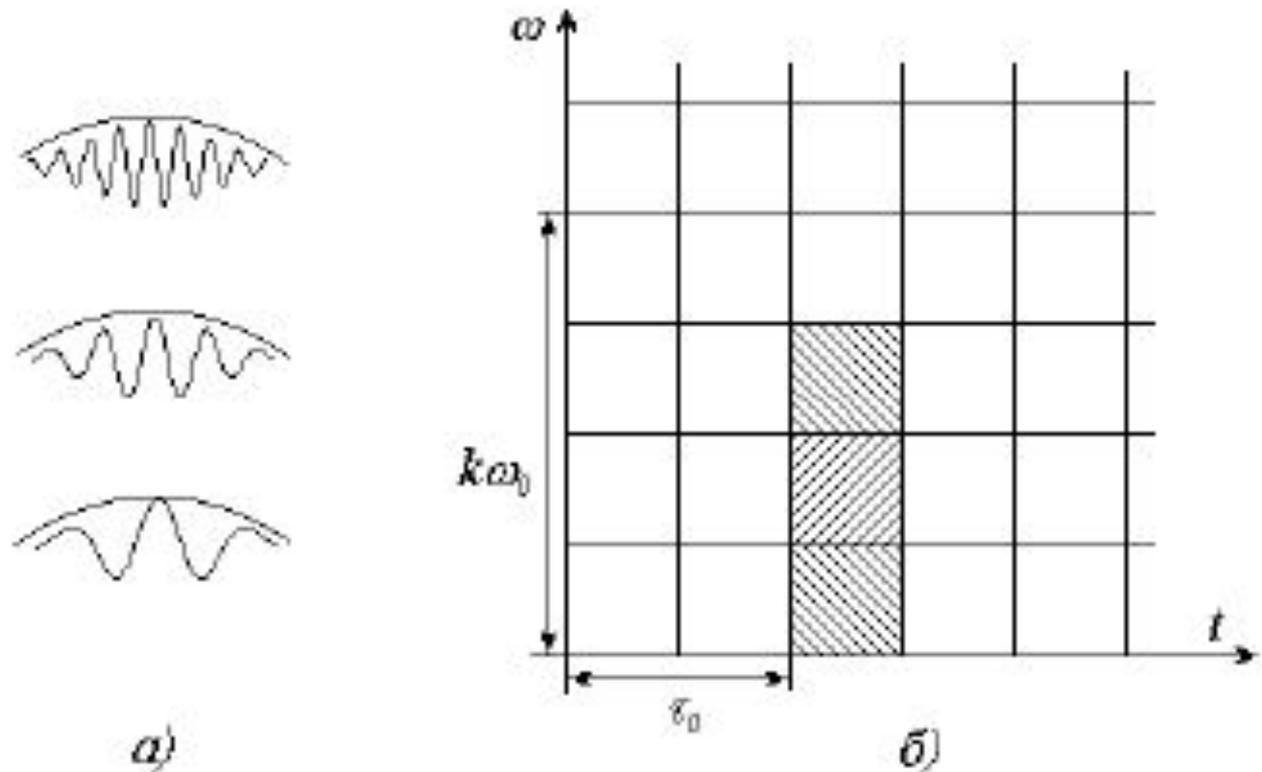
$$g_{\tau}(\omega, t) = w(t - \tau)e^{j\omega t},$$

т.е.

$$F(\omega, \tau) = \langle g_{\tau}(\omega, t), f(t) \rangle$$

Таким образом в спектральный анализ, кроме частоты, вводится еще один параметр – время.

# Ограниченное во времени преобразование Фурье на плоскости время-частота



При сдвиге окна или изменении частоты модуляции ширина прямоугольника сохраняется неизменной. Это вызвано тем обстоятельством, что при всех этих операциях ширина самого окна не изменяется

$$g_{\tau}(\omega, t) = e^{jk\omega_0 t} w(t - \tau_0) \text{ при сдвиге } \tau_0 \\ \text{и } k = 1, 2, 3 \text{ (вещественная часть);}$$

# *Оконное преобразование Фурье*

Частичным решением проблемы частотно-временного разрешения является *оконное преобразование Фурье* с движущейся по сигналу оконной функцией, имеющей компактный носитель.

Временной интервал сигнала разделяется на подинтервалы и преобразование выполняется последовательно для каждого подинтервала в отдельности. Тем самым осуществляется переход к частотно-временному (частотно-координатному) представлению сигналов, при этом в пределах каждого подинтервала сигнал считается стационарным.

● Оконное преобразование выполняется в соответствии с выражением:

$$F(\omega, \tau) = \int f(t) w(t-\tau) e^{-i\omega t} dt$$

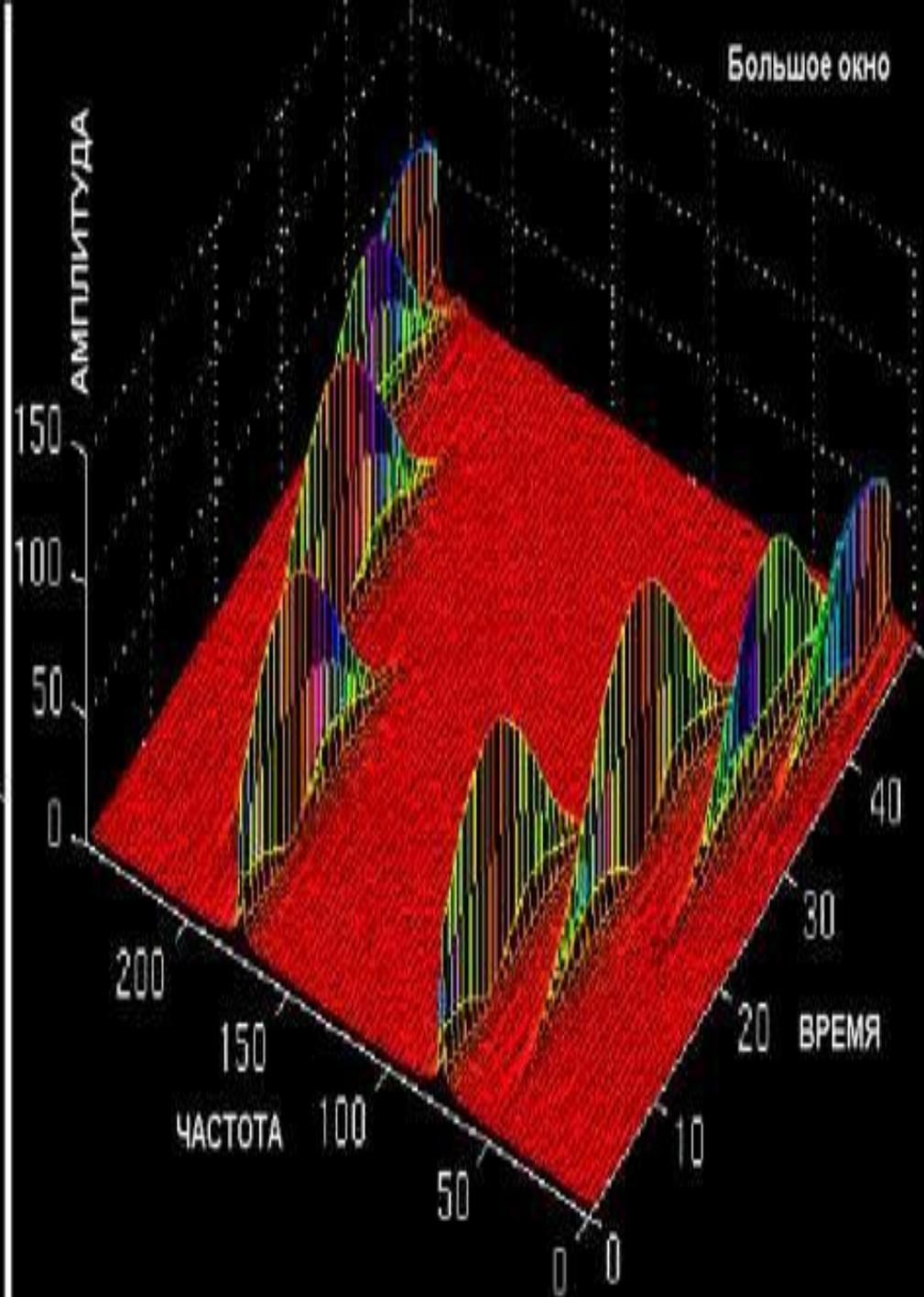
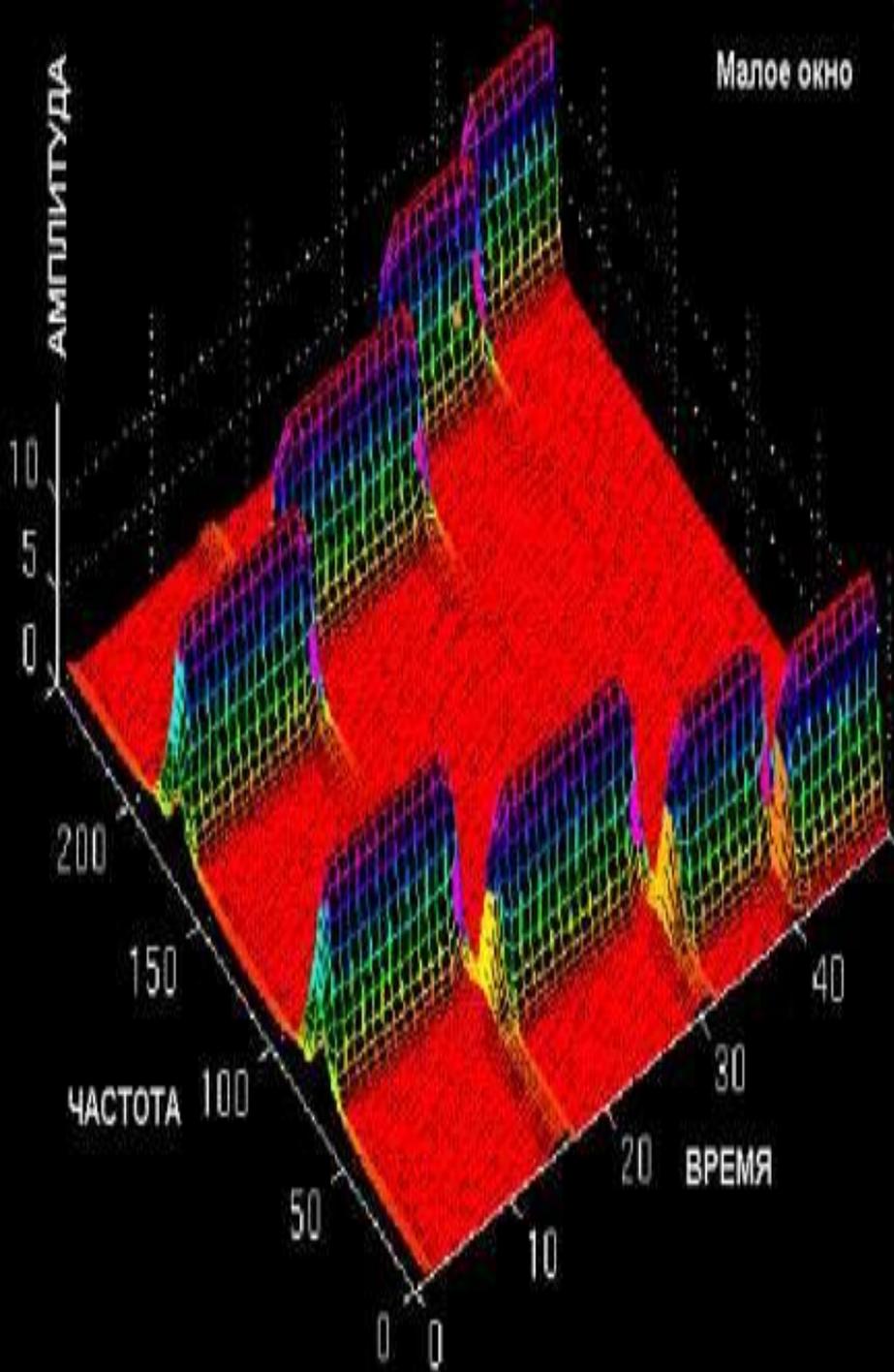
Функция  $w(t-\tau)$  представляет собой функцию окна сдвига преобразования по координате  $t$ , где параметром  $\tau$  задаются фиксированные значения сдвига.

При сдвиге окон с равномерным шагом значения  $\tau$  принимаются равными  $k\tau$ .



Результатом оконного преобразования является *семейство спектров*, которым отображается изменение спектра сигнала по интервалам сдвига окна преобразования. Это позволяет выделять на координатной оси и анализировать особенности нестационарных сигналов.

Размер носителя оконной функции  $w(t)$  обычно устанавливается соизмеримым с интервалом стационарности сигнала.



В качестве окна преобразования может использоваться простейшее прямоугольное окно (при этом  $w(t)=1$  в пределах окна и 0 за его границами), а также специальные весовые окна (Бартлетта, Гаусса, и пр.), обеспечивающие малые искажения спектра при вырезке оконных отрезков сигналов, т.е. нейтрализующие явление Гиббса.

## *Частотно-временное оконное преобразование Фурье*

- Функция оконного преобразования может быть переведена в вариант с независимыми переменными и по времени, и по частоте:

$$F(t, \omega) = \int_{\tau} f(t - \tau)w(\tau) \exp(-i\omega t) d\tau$$

Иначе говоря, спектральный анализ в окне данных производится вычислением скалярного произведения сигнала и базисной функции, таким образом в спектральный анализ, кроме частоты, вводится еще один параметр – время.

- Координатная разрешающая способность оконного преобразования определяется шириной оконной функции и, в силу принципа неопределенности

$$\text{Гейзенберга } (\Delta t \cdot \Delta \omega \geq \frac{1}{2}),$$

обратно пропорциональна частотной разрешающей способности:  $\Delta \omega \sim \frac{1}{\Delta t}$

Хорошая разрешающая способность по времени подразумевает небольшое окно времени, которому соответствует плохая частотная разрешающая способность и наоборот.

Оптимальным считается ОПФ с гауссовым окном, которое получило название *преобразование Габора* (Gabor).

## Гаусово окно имеет вид:

$$g_{\alpha}(t) = \frac{1}{2\sqrt{\pi\alpha}} e^{-\frac{t^2}{4\alpha}}$$

$\alpha > 0$  – некоторое фиксированное число.

Хотя эта функция имеет некомпактный носитель, она экспоненциально убывает на бесконечности. Ширину окна можно охарактеризовать стандартным отклонением  $\sigma = \sqrt{\alpha}$ , считая  $\alpha$  дисперсией. Таким образом, ширина окна равна  $2\sqrt{\alpha}$ .

Формула:

$$F_G(\omega) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t)g_{\alpha}(t - \tau)e^{-i\omega t} dt$$

известна преобразованием Габора функции  $f(t)$

- Итак, частотно-временной анализ предназначен для выявления локальных частотно-временных возмущений сигнала.

Вследствие кратковременности таких возмущений, сам сигнал может рассматриваться как заданный в пространстве интегрируемых с квадратом функций, т.е. для одномерных сигналов – на всей действительной оси  $\mathbb{R}(-\infty, \infty)$  с нормой  $\|s(t)\|^2 < \infty$

ОПФ не обладает свойством изменять свой масштаб при необходимости изучения более мелких деталей спектра, т.е. свойством масштабируемости

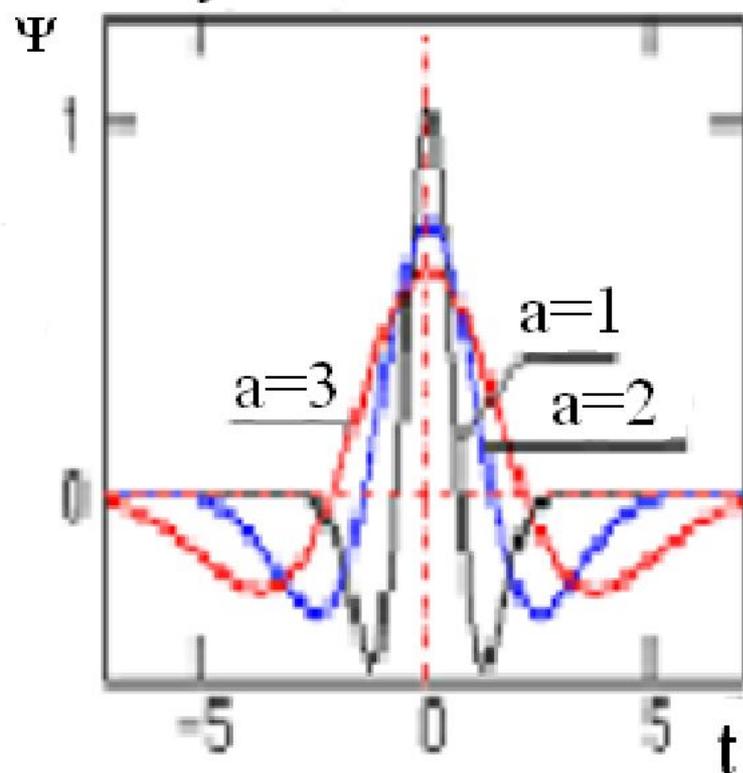
# Вейвлетные преобразования

Вейвлет-преобразование обладает свойством масштабируемости.

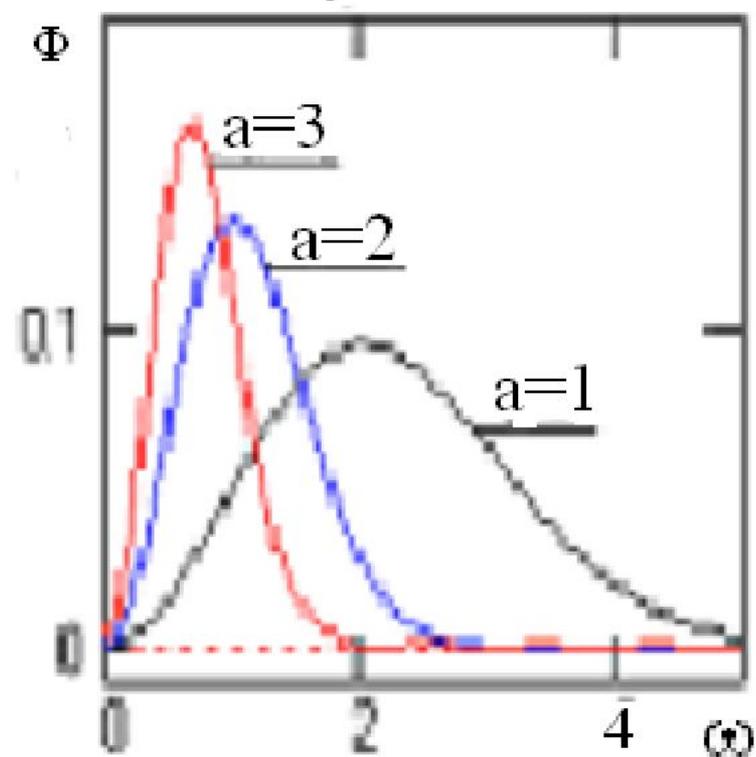
В отличие от преобразования Фурье, при вейвлет-преобразовании не осуществляется поиск циклических частот, а определяются размеры деталей  $a$  в некоторое время  $t$ .

Вместо выражения «размеры деталей» обычно, правда, употребляется термин «коэффициенты масштабирования».

### Функции вейвлетов



### Спектр вейвлетов

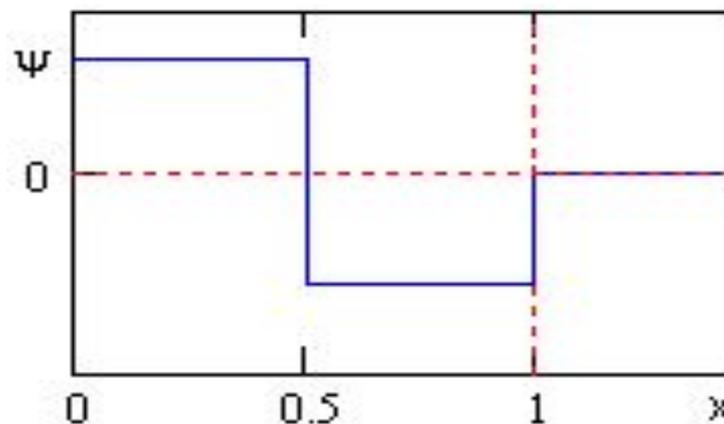


Термин "вейвлет" (wavelet) в переводе с английского означает "маленькая (короткая) волна".

Вейвлеты - это обобщенное название семейств математических функций определенной формы, которые локальны во времени и по частоте, и в которых все функции получаются из одной базовой (порождающей) посредством ее сдвигов и растяжений по оси времени.

Вейвлет-преобразования рассматривают анализируемые временные функции в терминах колебаний, локализованных по времени и частоте.

Пример такого всплеска – вейвлет Хаара, известный еще с начала прошлого века:



Базисные функции, которые получили название ***вейвлетов***, также должны принадлежать пространству интегрируемых с квадратом функций и быстро убывать при  $t \rightarrow \infty$ .

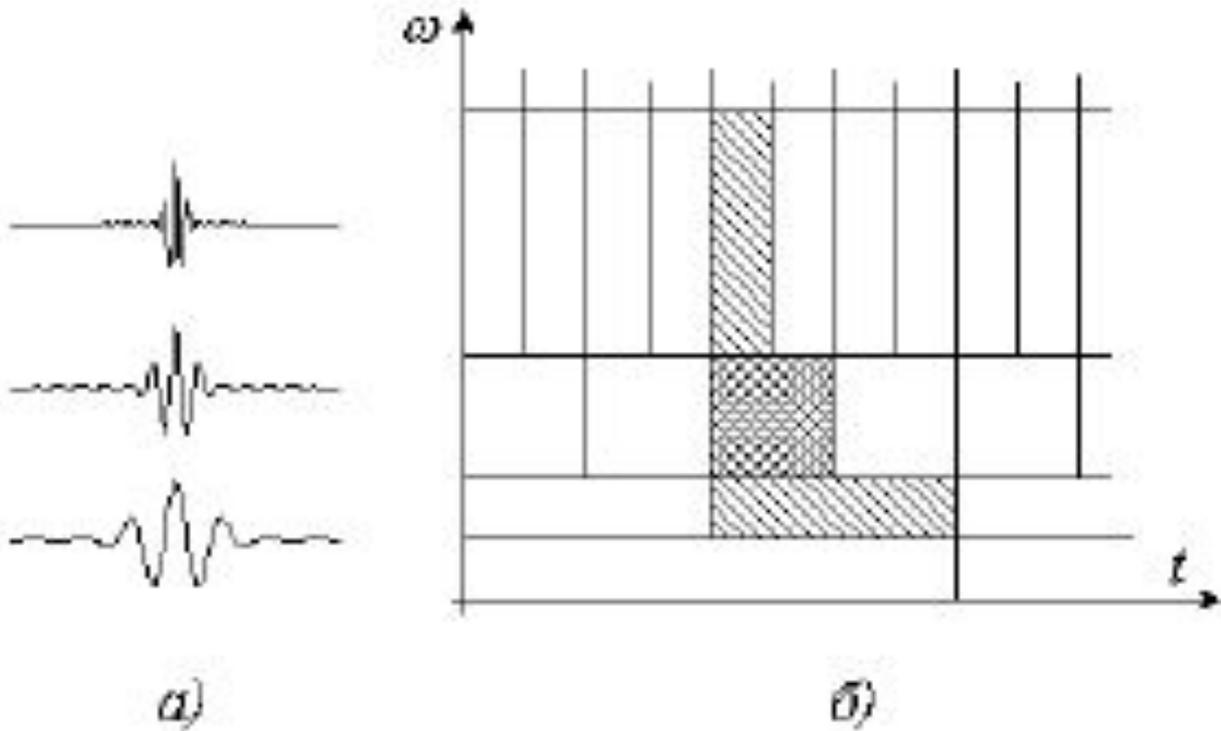
Тогда чтобы перекрыть такими базисными функциями все возможные временные положения сигнала, необходимо, чтобы они (базисные функции) представляли собой набор смещенных во времени функций.

- Удобнее всего, если этот набор образуется из одной и той же "*материнской*" функции  $\psi(t)$  (*прототипа*), сдвинутой по оси  $t$ , т.е.  $\{\psi(t - b)\}$ .

● Чтобы обеспечить частотный анализ, базисная функция должна иметь еще один аргумент – масштабный коэффициент, который является аналогом частоты в Фурье-анализе. Тогда базисные функции для частотно-временного анализа будут иметь вид:

$$\psi\left(\frac{t}{a} - \frac{b}{a}\right) = \psi\left(\frac{t - b}{a}\right)$$

$a, b \in \mathbb{R}$ .



- Вейвлет-преобразование на плоскости «время-частота»
- а) пример базисных вейвлет-функций при различных масштабах  
 $(a - 2^k, k = 0, 1, 2)$ ;
- б) изображение функции на плоскости «время-частота»

Базисные функции для частотно-временного анализа должны обладать следующими свойствами:

- **Ограниченность**, т.е. принадлежность к пространству интегрируемых с квадратом функций;
- **Локализация**. Базисные функции вейвлет-анализа, в отличие от преобразования Фурье, должны быть локализованы, т.е. определены на конечном интервале как во временной, так и в частотной областях.

● **Нулевое среднее.** Равенство нулю нулевого момента, т.е. график исходной функции должен осциллировать (быть знакопеременным) вокруг нуля на оси времени и иметь нулевую площадь :

$$\int_{-\infty}^{\infty} \psi(t) dt = 0$$

или, что иногда необходимо – равенство нулю всех моментов до  $m$ -го порядка включительно:

$$\int_{-\infty}^{\infty} t^m \psi(t) dt = 0$$

Это – вейвлеты  $m$ -го порядка, позволяющие анализировать более тонкую структуру сигнала, подавляя медленно изменяющиеся его составляющие.

В случае анализа Фурье каждой частоте соответствует всего *одна* гармоническая составляющая.

В случае вейвлет-анализа каждой частоте соответствует *множество* сдвинутых друг относительно друга функций.

Если сигнал имеет особенности, например разрыв, то на его наличие укажут относительно высокие значения амплитуд при высоких частотах Фурье-представления этого сигнала.

При вейвлет-представлении высокие амплитуды будут только у тех вейвлетов, экстремумы которых окажутся вблизи точки разрыва, т.е. можно не только определить наличие особенности, но и ту точку, в которой она имеет место.

## Примеры материнских вейвлетов

- Наиболее распространенные вещественные базисы конструируются на основе производных функции Гаусса

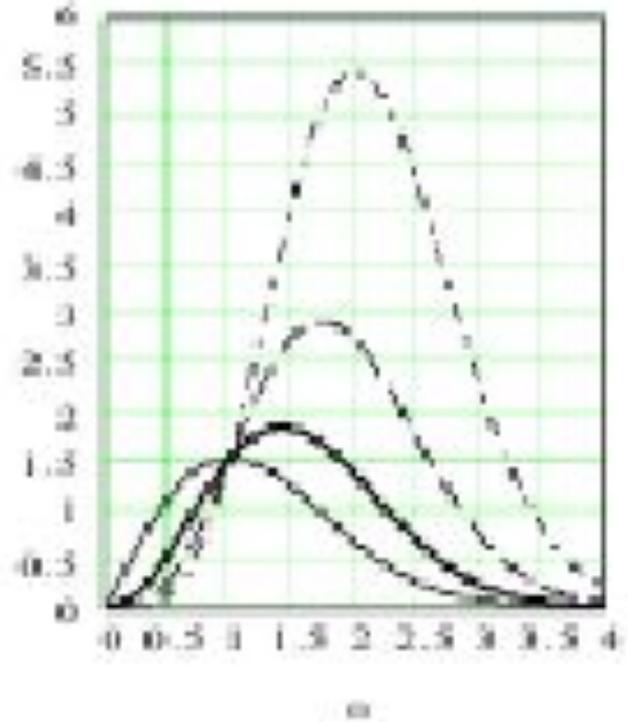
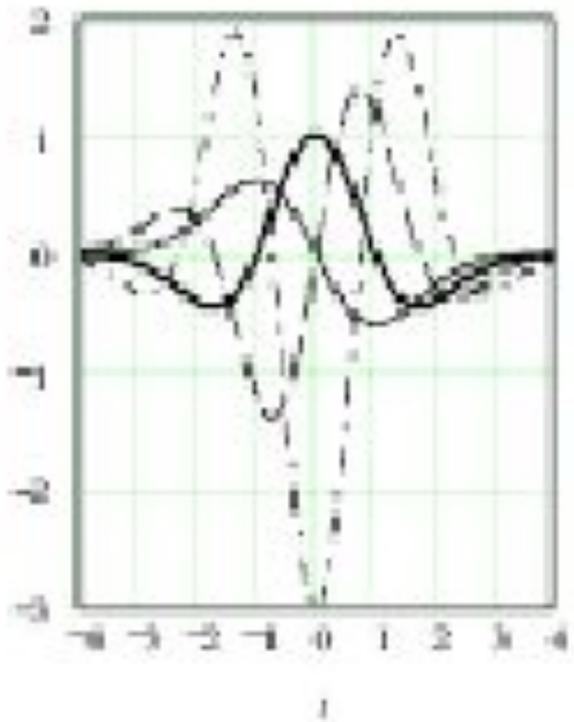
$$g_0(t) = \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right)$$

Это обусловлено тем обстоятельством, что функция Гаусса имеет наилучшие показатели локализации как во временной, так и в частотной областях.

# Примеры материнских вейвлетов

Вейвлеты первых четырех порядков

Гауссианов и модули их спектральной плотности:



- При  $n=1$  получаем вейвлет первого порядка, называемый WAVE-вейвлетом с равным нулю нулевым моментом.
- При  $n=2$  получаем МНАТ-вейвлет, называемый «мексиканская шляпа» (mexican hat – похож на сомбреро). У него нулевой и первый моменты равны нулю. Он имеет лучшее разрешение, чем WAVE-вейвлет.



Это небольшой перечень типов вейвлетов, описываемых аналитически в явном виде. Однако большинство типов вейвлетов не имеют аналитического описания в виде одной формулы, а задаются итерационными выражениями, легко вычисляемыми компьютерами. Примером таких вейвлетов являются функции Добеши (Daubechies).

Вейвлеты	Аналитическая запись $\psi(t)$	Спектральная плотность $\psi(\omega)$
Вещественные непрерывные базисы		
Гауссовы: – первого порядка, или WAVE-вейвлет, – второго порядка, или МНАТ-вейвлет «мексиканская шляпа» – <u>mexican hat</u> ), – $n$ -го порядка,	$-t \exp(-t^2 / 2)$ $(1 - t^2) \exp(-t^2 / 2)$ $(-1)^v \frac{d^v}{dt^v} [\exp(-t^2 / 2)]$	$(j\omega) \sqrt{2\pi} \exp(-\omega^2 / 2)$ $(j\omega)^2 \sqrt{2\pi} \exp(-\omega^2 / 2)$ $(-1)^v (j\omega)^v \sqrt{2\pi} \exp(-\omega^2 / 2)$
DOG – <u>d</u> ifference of <u>g</u> aussians	$e^{-t^2/2} - 0,5e^{-t^2/8}$	$\sqrt{2\pi} (e^{-\omega^2/2} - e^{-2\omega^2})$
LP-Littlewood & Paley	$(\pi t)^{-1} (\sin 2\pi t - \sin \pi t)$	$\begin{cases} (2\pi)^{-1/2}, \pi \leq  t  \leq 2\pi, \\ 0, \text{ в противном случае} \end{cases}$

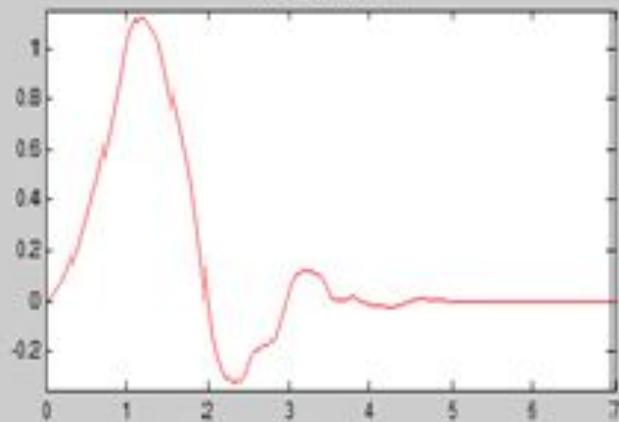
Вещественные дискретные

НААР-вейвлет	$\geq \begin{cases} 1, & 0 \leq t \leq 1/2, \\ -1, & 1/2 \leq t \leq 1, \\ 0, & t < 0, t > 1. \end{cases}$	$ie^{j\omega t/2} \frac{\sin^2 \omega/4}{\omega/4}$
ГНАТ-вейвлет, или «французская шляпа» (French hat – похож на цилиндр)	$\geq \begin{cases} 1, &  t  \leq 1/3, \\ -1/2, & 1/3 \leq  t  \leq 1, \\ 0, &  t  > 1. \end{cases}$	$\frac{4 \sin^3 \omega/3}{3 \omega/3}$
Комплексные		
Морле (Morlet)	$e^{j\omega_0 t} e^{-t^2/2}$	$\sigma(\omega) \sqrt{2\pi} e^{-(\omega-\omega_0)^2/2}$
Пауля (Paul) (чем больше $n$ , тем больше нулевых моментов имеет вейвлет)	$\Gamma(n+1) \frac{j^n}{(1-j)^{n+1}}$	$\sigma(\omega) \sqrt{2\pi} (\omega)^n e^{-\omega}$

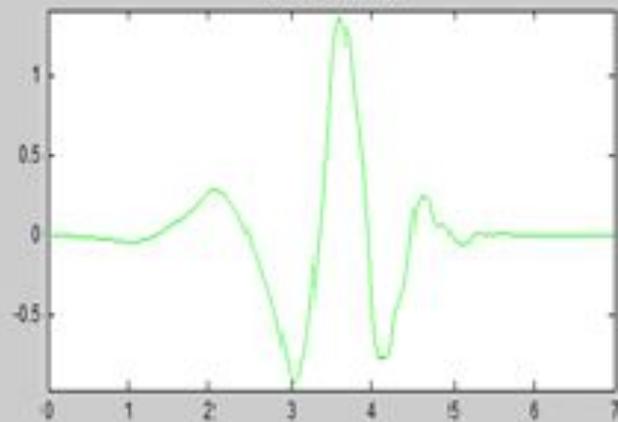
- В настоящее время выбор вейвлетов довольно обширен. Только в пакете Wavelet Toolbox 2.0/2.1 (MATLAB 6) представлено полтора десятка материнских вейвлетов; при этом для ряда из них дано ещё множество вариантов. Для получения справки по какому-либо типу вейвлета при работе в командном режиме MATLAB достаточно исполнить команду *waveinfo* ('*type*'), указав тип вейвлета.
- Для просмотра же вейвлетов достаточно исполнить команду *wavemenu* и в появившемся окне со списком разделов вейвлет-преобразований нажать кнопку **Wavelet Display**. Нажатие этой кнопки выводит окно просмотра вейвлетов, в котором имеется возможность просмотра: общей информации о вейвлетах, о выбранном вейвлете (с именем 'Name') и информации о нем.

db Wavelet -> db4

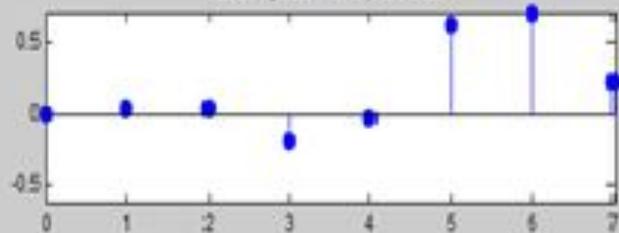
Scaling function phi



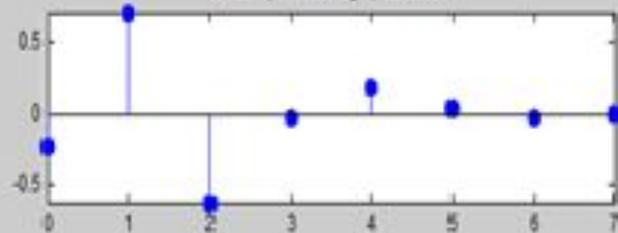
Wavelet function psi



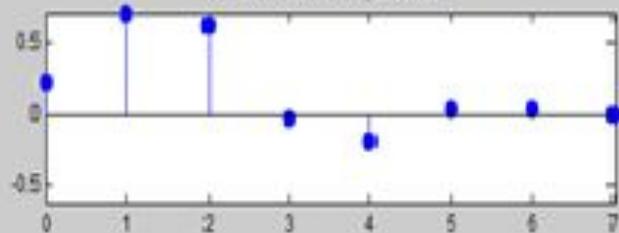
Decomposition low-pass filter



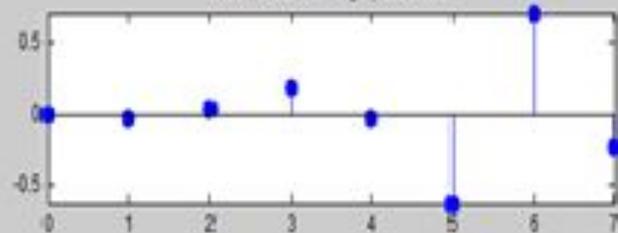
Decomposition high-pass filter



Reconstruction low-pass filter



Reconstruction high-pass filter



Wavelet db 4

Refinement 12

Display

Information on:

Daubechies Family (DB)

All Wavelet Families

X+ Y+ XY+  
X- Y- XY-

Center On X Y

Info X+ Y+

History < > << >>

View Axes

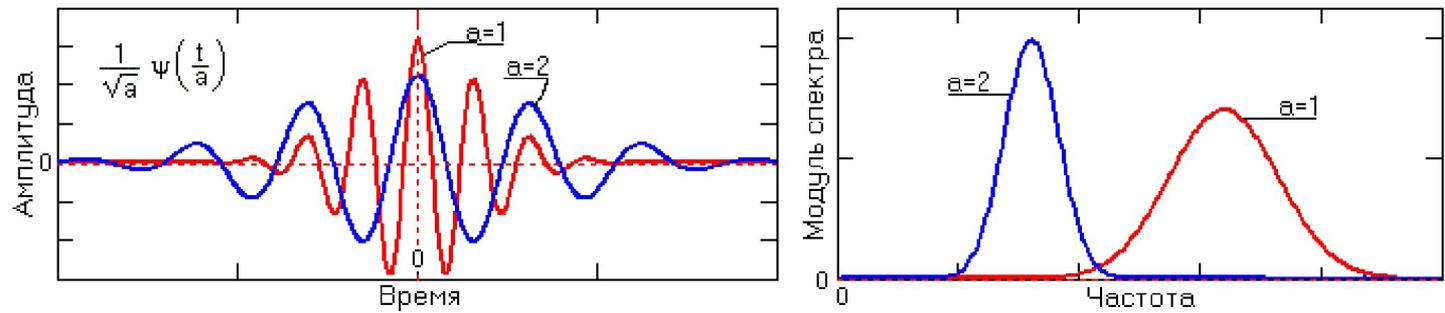
Close

# ОСНОВЫ ВЕЙВЛЕТ - ПРЕОБРАЗОВАНИЯ

В основе вейвлет-преобразований, в общем случае, лежит использование двух непрерывных, взаимозависимых и интегрируемых по независимой переменной функций:

- **Вейвлет-функции  $\psi(t)$** , как  $\rho\psi$ -функции времени с нулевым значением интеграла и частотным фурье-образом  $\Psi(\omega)$ . Этой функцией, которую обычно и называют *вейвлетом*, выделяются локальные особенности сигнала. В качестве вейвлетов обычно выбираются функции, хорошо локализованные и во временной, и в частотной области.
- **Масштабирующей функции  $\phi(t)$** , как временной  $\rho\phi$ -функции с единичным значением интеграла, которой выполняется грубое приближение (аппроксимация) сигнала.

# Пример временного и частотного образа функции



## Непрерывное вейвлет-преобразование (НВП, CWT-Continuous Wavelet Transform).

Допустим, что мы имеем функции  $s(t)$  с конечной энергией в пространстве интегрируемых с квадратом функций ( $L^2(\mathbb{R})$ ), определенные по всей действительной оси  $\mathbb{R}(-\infty, \infty)$ . Для финитных сигналов с конечной энергией средние значения сигналов должны стремиться к нулю на  $\pm\infty$ .

Непрерывным вейвлет-преобразованием (или вейвлетным образом) функции  $s(t) \in L^2(\mathbb{R})$  называют функцию двух переменных  $a, b \in \mathbb{R}$ ,  $a \neq 0$ :

$$C(a, b) = \langle s(t), \psi(a, b, t) \rangle = \int_{-\infty}^{\infty} s(t) \psi(a, b, t) dt,$$

где вейвлеты  $\psi(a, b, t) \equiv \psi_{ab}(t)$  – масштабированные и сдвинутые копии порождающего вейвлета  $\psi(t) \in L^2(\mathbb{R})$ , совокупность которых создает базис пространства  $L^2(\mathbb{R})$ .

Порождающими функциями могут быть самые различные функции с компактным носителем - ограниченные по времени и местоположению на временной оси, и имеющие спектральный образ, локализованный на частотной оси.

Базис пространства  $L^2(\mathbb{R})$  целесообразно конструировать из одной порождающей функции, норма которой должна быть равна 1.

Для перекрытия функцией вейвлета всей временной оси пространства используется операция сдвига (смещения по временной оси):  $\psi(t, b) = \psi(t - b)$ , где значение  $b$  для НВП является величиной непрерывной.

- Для перекрытия всего частотного диапазона пространства  $L^2(\mathbb{R})$  используется операция временного масштабирования вейвлета с непрерывным изменением независимой переменной:

$$\psi(a, t) = \frac{1}{\sqrt{|a|}} \psi\left(\frac{t}{a}\right)$$

**Понятие масштаба ВП** имеет аналогию с масштабом географических карт.

Большие значения масштаба соответствуют глобальному представлению сигнала, а низкие значения масштаба позволяют различить детали.

В терминах частоты низкие частоты соответствуют глобальной информации о сигнале, а высокие частоты - детальной информации и особенностям, которые имеют малую протяженность, т.е. масштаб вейвлета, как единица шкалы частотно-временного представления сигналов, обратен частоте.



Масштабирование, как математическая операция, расширяет или сжимает сигнал. Большие значения масштабов соответствуют расширениям сигнала, а малые значения - сжатым версиям.

В определении вейвлета коэффициент масштаба  $a$  стоит в знаменателе.

Соответственно,  $a > 1$  расширяет сигнал,  $a < 1$  сжимает его.

## Процедура преобразования

- Стартует с масштаба  $a=1$  и продолжается при увеличивающихся значениях  $a$ , т.е. анализ начинается с высоких частот и проводится в сторону низких частот. Первое значение ' $a$ ' соответствует наиболее сжатому вейвлету. При увеличении значения ' $a$ ' вейвлет расширяется.

- Вейвлет помещается в начало сигнала ( $t=0$ ), перемножается с сигналом, интегрируется на интервале своего задания и нормализуется на  $1/\sqrt{|a|}$ . Результат вычисления  $S(a,b)$  помещается в точку ( $a=1, b=0$ ) масштабно-временного спектра преобразования. Сдвиг  $b$  может рассматриваться как время с момента  $t=0$ , при этом координатная ось  $b$  повторяет временную ось сигнала.

- Затем вейвлет масштаба  $a=1$  сдвигается вправо на значение  $b$  и процедура повторяется. Получаем значение, соответствующее  $t=b$  в строке  $a=1$  на частотно-временном плане. Процедура повторяется до тех пор, пока вейвлет не достигнет конца сигнала. Таким образом получаем строку точек на масштабно-временном плане для масштаба  $a=1$ .

- Для вычисления следующей масштабной строки значение  $a$  увеличивается на некоторое значение. При НВП в аналитической форме  $\Delta b \rightarrow 0$  и  $\Delta a \rightarrow 0$ .

При выполнении преобразования в компьютере выполняется увеличение обоих параметров с определенным шагом. Тем самым осуществляется дискретизация масштабно-временной плоскости.



Начальное значение масштабного коэффициента может быть и меньше 1. Для детализации самых высоких частот сигнала минимальный размер окна вейвлета не должен превышать периода самой высокочастотной гармоники анализируемого сигнала

- Если в сигнале присутствуют спектральные компоненты, соответствующие текущему значению  $a$ , то интеграл произведения вейвлета с сигналом в интервале, где эта спектральная компонента присутствует, дает относительно большое значение.
- В противном случае - произведение мало или равно нулю, т.к. среднее значение вейвлетной функции равно нулю. С увеличением масштаба (ширины окна) вейвлета преобразование выделяет все более низкие частоты.

## Обратное преобразование

Так как форма базисных функций  $\psi(a,b,t)$  зафиксирована, то вся информация о сигнале переносится на значения функции  $S(a,b)$ .

Точность обратного интегрального вейвлет-преобразования зависит от выбора базисного вейвлета и способа построения базиса, т.е. от значений базисных параметров  $a, b$ .

Строго теоретически вейвлет может считаться базисной функцией  $L^2(\mathbb{R})$  только в случае его ортонормированности.

Для практических целей непрерывного преобразования часто бывает вполне достаточно устойчивость и "приблизительность" ортогональности системы разложения функций.

*Под устойчивостью понимается достаточно точная реконструкция произвольных сигналов.*

- Для ортонормированных вейвлетов обратное вейвлет-преобразование записывается с помощью того же базиса, что и прямое:

$$s(t) = \frac{1}{C_\psi} \iint_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{a^2} C(a, b) \psi(a, b, t) da db$$

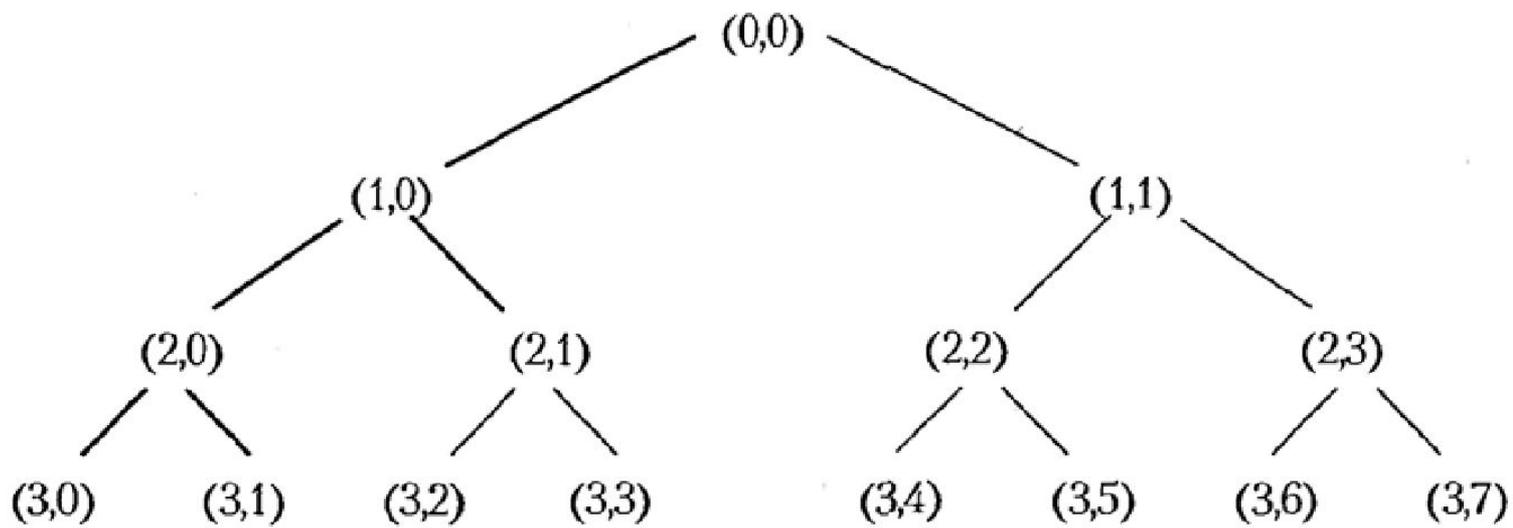
где  $C_\psi$  - нормализующий коэффициент:

$$C_\psi = \int_{-\infty}^{\infty} (|\Psi(\omega)|^2 / \omega) d\omega < \infty.$$

Условие конечности  $C_\psi$  ограничивает класс функций, которые можно использовать в качестве вейвлетов.

Таким образом, **непрерывное вейвлет-преобразование** представляет собой разложение сигнала по всем возможным сдвигам и сжатиям/растяжениям некоторой локализованной финитной функции - вейвлета. При этом переменная 'a' определяет масштаб вейвлета и эквивалентна частоте в преобразованиях Фурье, а переменная 'b' – сдвиг вейвлета по сигналу от начальной точки в области его определения, шкала которого повторяет временную шкалу анализируемого сигнала.

***Вейвлетный анализ является частотно-пространственным анализом сигналов.***



*Схема пакетного разложения сигнала*