# chap 4 短时傅里叶分析



- 一 理解时频分析概念,了解付里叶变换的时频分析特性
- 二 理解短时付里叶分析定义、两种解释、性质、时频分析特性
- 三 掌握离散短时付里叶分析反变换FBS法、OLA法
- 时频分析概念:同时具有时间和频率分辨能力的信号分析方法
- 傅里叶变换的时频分析特性:有精确的频率分辨能力,没有时间分辨能力

#### 优点:

精确的频率分辨能力;

#### 缺点:

- 用傅立叶变换提取信号的频谱需要利用信号的全部时域信息。
- 傅立叶变换没有反映出信号的非平稳的特性。事实上,非平稳信号的频率成分是随着时间变化的,而傅立叶变换不能反映信号的这种非平稳性质。如:傅立叶变换的积分作用平滑了非平稳信号的突变成分。

## 短时傅里叶变换

1. 定义:

连续:

以g(t)作为窗函数的窗口傅立叶变换

定义为:

$$WF_g(\omega, b) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t)g(t - b)e^{-j\omega t} dt$$

$$\diamondsuit: \qquad g_{\omega,b}(t) = g(t-b)e^{j\omega t}$$

则: 
$$WF_{g}(\omega, b) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t) g_{\omega, b}^{*}(t) dt$$
$$= \langle f(t), g_{\omega, b}(t) \rangle$$

离散:

## 离散时间STFT定义为

$$X(n,\omega) = \sum_{m=-\infty}^{m=\infty} x(m) w(n-m) e^{-j\omega m} = X_n(e^{j\omega})$$
分析窗

离散STFT定义为

$$(X(n,k)) = \sum_{m=-\infty}^{m=\infty} x(m) w(n-m) e^{-j\frac{2\pi k m}{N}} = (X_n(e^{j\frac{2\pi k}{N}}))$$

- 2. 两种解释(以离散时间STFT为例)
- 1) n固定时,离散时间FT 或 DFT
- 2) ω或k固定时→滤波
- (1) 傅立叶变换的解释

n固定:

1) 
$$w(n) = \delta(n) \Rightarrow W(e^{j\omega}) = 1$$

$$X_n(e^{j\omega}) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} X[e^{j(\omega-\theta)}] e^{-j\theta n} d\theta = e^{-j\omega n} x(n)$$

$$D_{\mathbf{t}} = \mathbf{0}$$

保留了信号的所有时间变化,但不提供任何频率分辨率

w固定:

2) 
$$w(n) = 1 \Rightarrow W(e^{j\omega}) = 2\pi\delta(\omega)$$
  

$$X_n(e^{j\omega}) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} [W(e^{-j\theta})e^{-j\theta n}]X[e^{j(\omega-\theta)}]d\theta$$

$$= \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} [2\pi\delta(\theta)e^{-j\theta n}]X[e^{j(\omega-\theta)}]d\theta$$

$$= \int_{-\pi}^{\pi} \delta(\theta)X[e^{j(\omega-\theta)}]e^{-j\theta n}d\theta$$

$$= X(e^{j\omega})$$

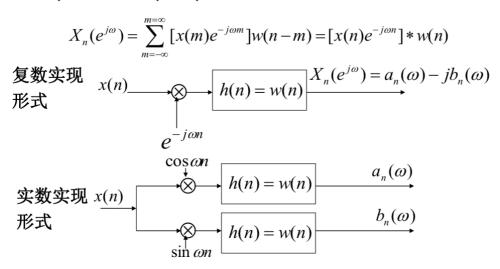
$$D_{\omega} = 0$$

$$D_{t}$$

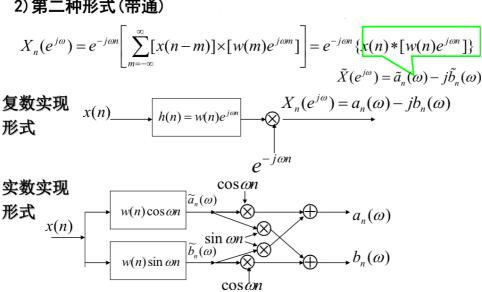
退化为傅立叶变换,不提供任何时间分辨率

#### (2) 滤波器的解释

## 1)第一种形式(低通)



## 2) 第二种形式(带通)



#### 3. 性质

chap 4 短时傅里叶分析 3

## 从FT角度: 离散时间STFT

$$X(n,\omega) = X(n,\omega + 2\pi)$$

$$x(n) \text{ real } \leftrightarrow X(n,\omega) = X^*(n,-\omega)$$

$$x(n) \text{ real } \leftrightarrow |X(n,\omega)| = |X(n,-\omega)|$$

$$x(n) \text{ real } \leftrightarrow \arg X(n,\omega) = -\arg X(n,-\omega)$$

$$x(n-n_0) \leftrightarrow e^{-j\omega n_0} X(n-n_0,\omega)$$

#### 从FT角度: 离散STFT

$$X(n,k) = 0, k < 0 \text{ or } k > N-1$$

$$x(n) \text{ real } \leftrightarrow X(n,k) = X^*(n,N-k)$$

$$x(n) \text{ real } \leftrightarrow |X(n,k)| = |X(n,N-k)|$$

$$x(n) \text{ real } \leftrightarrow \arg X(n,k) = -\arg X(n,N-k)$$

$$x(n-n_0) \leftrightarrow e^{-j\frac{2\pi}{N}kn_0}X(n-n_0,k)$$

## 从Filtering角度: 离散时间STFT

$$X(n,0) = x(n)*w(n)$$
  
 $x(n)$ 长度为 $N, w(n)$ 长度为 $M, X(n,\omega)$ 长度为 $N+M-1$   
 $X(n,\omega)$ 的带宽  $\leq w(n)$ 的带宽  
 $X(n,\omega_0)$ 的频谱中心点是原点  
若 $x(n), w(n)$ 为因果信号,  $X(n,\omega)$ 也是因果的

## 因此,可对 X(n,\omega) 进一步下抽样

#### 4. 时频分析特性

# FBS法(Filter Bank Summation,滤波器组求和法)

chap 4 短时傅里叶分析 4

## 由离散时间STFT的反变换



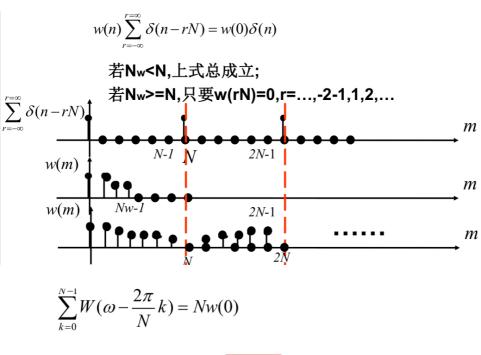
## 离散STFT的反变换

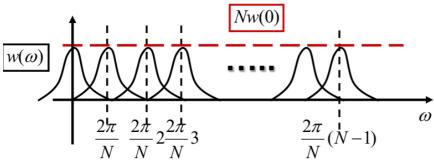
$$x(n) = \left[\frac{1}{2\pi w(0)}\right]_{-\pi}^{\pi} X_n(e^{j\omega}) e^{j\omega n} d\omega$$

$$W = \frac{2\pi}{N} \mathbf{k}$$

$$y(n) = \left[\frac{1}{Nw(0)}\right]_{k=0}^{N-1} X_n(e^{j\frac{2\pi}{N}k}) e^{j\frac{2\pi}{N}kn}$$

时域条件:频域条件:





# OLA法(Overlap Add,重叠相加法)

5

## 由离散时间STFT的反变换



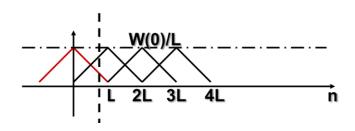
## 离散STFT的反变换

$$x(n) = \left[\frac{1}{2\pi W(0)}\right]_{-\pi}^{\pi} \left[\sum_{r=-\infty}^{r=\infty} X(r,\omega)\right] e^{j\omega n} d\omega$$

$$y(n) = \left[\frac{L}{W(0)}\right]_{p=-\infty}^{\infty} \left[\frac{1}{N}\sum_{k=0}^{N-1} X(pL,k)e^{j\frac{2\pi}{N}kn}\right]$$

## 时域条件:

$$\sum_{p=-\infty}^{\infty} w(pL-n) = \frac{W(0)}{L}, \forall n$$



#### 频域条件:

