

## 实验 5 附录

### 1 一种基于滑动窗 FFT 的功率谱统计方法

对波形  $x(t)$  以足够小的周期  $\Delta t$  进行采样得到  $x[n]$ 。截取区间  $[0, N_{\text{sz}}\Delta t]$  内的部分，其频谱  $X_0(f) = \int_0^{N_{\text{sz}}\Delta t} x(t)e^{-j2\pi ft} dt$  可做如下近似：

$$X_0(f) \approx \sum_{n=0}^{N_{\text{sz}}-1} x[n]e^{-j2\pi fn\Delta t} \Delta t \quad (1)$$

对其以间隔  $\Delta f$  作频域采样

$$X_0(k\Delta f) = \sum_{n=0}^{N_{\text{sz}}-1} x[n]e^{-j2\pi nk\Delta t\Delta f} \Delta t, k \in \mathbb{Z} \quad (2)$$

对比  $x[n], 0 \leq n \leq N_{\text{sz}} - 1$  的 FFT (matlab 的 fft 函数所采用定义)：

$$X_0[k] = \sum_{n=0}^{N_{\text{sz}}-1} x[n]e^{-j(2\pi/N_{\text{sz}})kn}, 1 \leq k \leq N_{\text{sz}} - 1 \quad (3)$$

可发现取  $\Delta f = 1/(N_{\text{sz}}\Delta t)$  时有  $X_0(k\Delta f) = X_0[k]\Delta t$

这里需要说明，以上所采用的 FFT 定义（也是 matlab 的 fft 函数）未进行能量归一化，即  $\sum_{k=0}^{N_{\text{sz}}-1} |X_0[k]|^2 = N_{\text{sz}} \sum_{n=0}^{N_{\text{sz}}-1} |x[n]|^2$

波形  $x(t)$  的功率谱密度函数为

$$S_X(f) = \lim_{N_{\text{sz}} \rightarrow \infty} \frac{1}{N_{\text{sz}}\Delta t} \mathbb{E}|X_0(f)|^2 \quad (4)$$

代入  $\Delta f = 1/(N_{\text{sz}}\Delta t)$  和  $X_0(k\Delta f) = X_0[k]\Delta t$  得到功率谱密度函数的采样值

$$S_X(k\Delta f) = \lim_{N_{\text{sz}} \rightarrow \infty} \frac{1}{N_{\text{sz}}^2 \Delta f} \mathbb{E}|X_0[k]|^2 \quad (5)$$

实际计算载波传输信号的功率谱时，一方面，考虑到 FFT 的复杂度为  $O(N_{\text{sz}} \log N_{\text{sz}})$ ，FFT 的窗长  $N_{\text{sz}}$  不宜过大；另一方面，上式中的期望是根据给定区间内信号的分布，遍历可能的采样值来统计的，但对独立同分布符号传输，可以用时间上的遍历代替对分布的遍历，即对不同起始位置的区间分别计算(5)，再求平均。为了刻画连续传输多个符号时符号间波形变化对功率谱的影响，这些区间应该是有所重叠的。

具体而言，设  $N_{\text{sz}}$  为窗长， $N_{\text{st}}$  为窗移动步长（都以  $\Delta t$  为单位，且  $1 \leq N_{\text{st}} < N_{\text{sz}}$ ）。 $X_m[k]$  为第  $m$  个窗内的 FFT： $X_m[k] = \sum_{n=0}^{N_{\text{sz}}-1} x[(m -$

$1) N_{st} + n] e^{-j2\pi kn/N_{sz}}, 0 \leq k \leq N_{sz} - 1$ , 则可用下式近似表示功率谱密度函数的采样值:

$$S_X(k\Delta f) \approx \frac{1}{N_{win}N_{sz}^2\Delta f} \sum_{m=1}^{N_{win}} |X_m[k]|^2 \quad (6)$$

其中  $N_{win} - 1$  为 FFT 窗滑动次数。窗长  $N_{sz}$  足够大而步长  $N_{st}$  足够小时, 该方法能比较准确地估计功率谱密度函数的采样值; 在保证准确度的基础上, 可以适当减小  $N_{sz}$  或增大  $N_{st}$  来降低计算复杂度。