

# 目录

<b>1</b>	<b>矩形脉冲信号的 DTFT 分析</b>	<b>3</b>
1.1	信号与 DTFT 定义	3
1.2	以 $N=4$ 为例的推导	3
1.2.1	方法一：通用方法（多项式展开）	3
1.2.2	方法二：特殊方法（等比数列求和）	3
1.3	推广至任意 $N$ 与最终形式	4
<b>2</b>	<b><math>N=4</math> 时的静态可视化与理论解释</b>	<b>5</b>
2.1	对图 2 的理论解释	5
2.1.1	峰值为 $N=4$ 的理解（直流增益）	6
2.1.2	第一次过零点在 $\omega = 2\pi/N = \pi/2$ 的理解	6
<b>3</b>	<b><math>N</math> 值变化的动态可视化</b>	<b>7</b>
<b>4</b>	<b>其它序列案例分析</b>	<b>8</b>
4.1	有限长度序列回顾	8
4.1.1	案例一：非对称序列 $x_1[n] = \{1, 2, 3, 4\}$	8
4.1.2	案例二：对称序列 $x_2[n] = \{1, 2, 1\}$	8
4.2	无限长度序列基础案例	8
4.2.1	单位冲激函数 $\delta[n]$	8
4.2.2	永恒常量 $x[n] = 1$	9
4.2.3	单位阶跃函数 $u[n]$	9
4.2.4	单边指数序列 $a^n u[n]$ (其中 $ a  < 1$ )	9
4.2.5	复指数序列 $e^{j\omega_0 n}$	10
4.2.6	余弦序列 $\cos(\omega_0 n)$	10
4.2.7	正弦序列 $\sin(\omega_0 n)$	10
<b>5</b>	<b>DTFT 的重要性质及示例</b>	<b>11</b>
5.1	线性性质 (Linearity)	11
5.2	时移性质 (Time-Shift)	11
5.3	翻转与共轭性质 (Time-Reversal & Conjugation)	12
5.4	时域卷积 (Convolution in Time)	12
5.5	时域相乘/调制 (Multiplication in Time / Modulation)	12
5.6	频域微分 (Frequency Differentiation)	12
5.7	对称性 (Symmetry Properties)	13
5.8	帕斯瓦尔定理 (Parseval's Theorem)	13
5.8.1	总能量与直流分量 (DC) 的关系	13

<b>6</b>	<b>观察与最终结论</b>	<b>14</b>
<b>7</b>	<b>从 DTFT 到 DFS/DFT：周期延拓与频域采样</b>	<b>14</b>
7.1	核心思想与原理 . . . . .	15
7.2	公式变形 . . . . .	15
7.3	以 $R_4[n]$ 计算其 DFS . . . . .	15
7.4	生活化案例对比 . . . . .	16
7.5	DFS 点数 $N$ 的影响：补零看频谱 . . . . .	16
<b>8</b>	<b><math>N</math> 值变化的静态对比</b>	<b>16</b>
8.1	$N=2$ 时 . . . . .	18
8.2	$N=8$ 时 . . . . .	18
8.3	$N=16$ 时 . . . . .	18

# 1 矩形脉冲信号的 DTFT 分析

本章将详细推导离散时间矩形脉冲信号  $R_N[n]$  的 DTFT。我们将从一个具体的例子  $N = 4$  出发，展示两种计算方法：一种是适用于任何有限长度序列的通用方法（多项式展开），另一种则是利用该序列幅度恒定的特性而采用的特殊方法（等比数列求和）。

## 1.1 信号与 DTFT 定义

首先，我们回顾一下矩形脉冲信号  $R_N[n]$  和 DTFT 的定义：

$$R_N[n] = \begin{cases} 1, & 0 \leq n \leq N-1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases} \quad (1)$$

$$X(e^{j\omega}) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x[n]e^{-j\omega n} \quad (2)$$

## 1.2 以 $N=4$ 为例的推导

对于  $N = 4$ ，信号为  $R_4[n] = \{1, 1, 1, 1\}$ ，仅在  $n = 0, 1, 2, 3$  处有非零值。

### 1.2.1 方法一：通用方法（多项式展开）

任何有限长度序列的 DTFT 都可以通过直接展开求和得到。这种方法不要求序列的值有任何特殊规律，具有普遍适用性：

$$\begin{aligned} X(e^{j\omega}) &= \sum_{n=0}^3 R_4[n]e^{-j\omega n} \\ &= 1 \cdot e^{-j\omega \cdot 0} + 1 \cdot e^{-j\omega \cdot 1} + 1 \cdot e^{-j\omega \cdot 2} + 1 \cdot e^{-j\omega \cdot 3} \\ &= 1 + e^{-j\omega} + e^{-j2\omega} + e^{-j3\omega} \end{aligned} \quad (3)$$

这个结果是一个关于  $e^{-j\omega}$  的四项多项式，它是完全正确的 DTFT 表达式，可以直接用于数值计算。

### 1.2.2 方法二：特殊方法（等比数列求和）

我们观察到  $R_4[n]$  的特殊性：它的非零值恒为 1。这使得式 (3) 恰好构成一个公比为  $r = e^{-j\omega}$  的等比数列。因此，我们可以利用等比数列求和公式  $S_N = a \frac{1-r^N}{1-r}$  来进行化简：

$$X(e^{j\omega}) = \frac{1 \cdot (1 - (e^{-j\omega})^4)}{1 - e^{-j\omega}} = \frac{1 - e^{-j4\omega}}{1 - e^{-j\omega}} \quad (4)$$

两种方法的结果完全等价，这清晰地表明，特殊方法是通用方法在特定条件下的一种高效简化。

### 1.3 推广至任意 N 与最终形式

将特殊方法推广到任意长度  $N$ ，我们得到：

$$X(e^{j\omega}) = \sum_{n=0}^{N-1} e^{-j\omega n} = \frac{1 - e^{-j\omega N}}{1 - e^{-j\omega}}$$

为了更直观地分析其幅度和相位，我们通常对上式进行变形。这里的核心技巧是提取中心点的相位因子，并巧妙地运用欧拉公式  $e^{j\theta} - e^{-j\theta} = 2j \sin(\theta)$ 。

1. 处理分子：

$$\begin{aligned} 1 - e^{-j\omega N} &= e^{-j\omega N/2} (e^{j\omega N/2} - e^{-j\omega N/2}) \\ &= e^{-j\omega N/2} \cdot \left( 2j \sin \left( \frac{\omega N}{2} \right) \right) \end{aligned}$$

2. 处理分母：

$$\begin{aligned} 1 - e^{-j\omega} &= e^{-j\omega/2} (e^{j\omega/2} - e^{-j\omega/2}) \\ &= e^{-j\omega/2} \cdot \left( 2j \sin \left( \frac{\omega}{2} \right) \right) \end{aligned}$$

3. 合并化简：

$$\begin{aligned} X(e^{j\omega}) &= \frac{e^{-j\omega N/2} \cdot \cancel{2j} \cdot \sin \left( \frac{\omega N}{2} \right)}{e^{-j\omega/2} \cdot \cancel{2j} \cdot \sin \left( \frac{\omega}{2} \right)} \\ &= e^{-j\omega(N/2-1/2)} \frac{\sin \left( \frac{\omega N}{2} \right)}{\sin \left( \frac{\omega}{2} \right)} \end{aligned}$$

最终，我们得到矩形脉冲 DTFT 的标准形式，这个形式也被称为狄利克雷核函数 (Dirichlet Kernel)：

$$\mathbf{X}(\mathbf{e}^{j\omega}) = \mathbf{e}^{-j\omega \frac{N-1}{2}} \frac{\sin \left( \frac{\omega N}{2} \right)}{\sin \left( \frac{\omega}{2} \right)} \quad (5)$$

这个封闭形式极大地便利了我们对幅度谱和相位谱的理论分析。

## 2 N=4 时的静态可视化与理论解释

本章将基于上一章推导出的 DTFT 公式，对  $N = 4$  的情况进行可视化和深入分析。

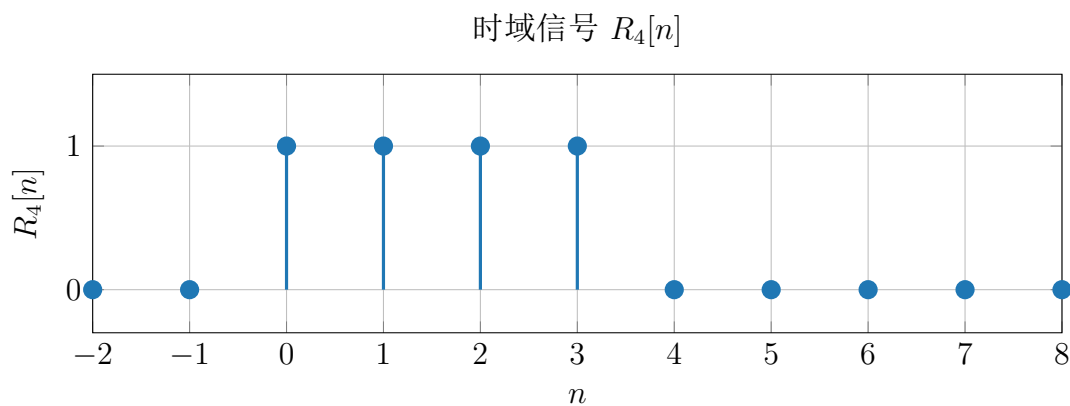


图 1:  $N=4$  的矩形脉冲信号。

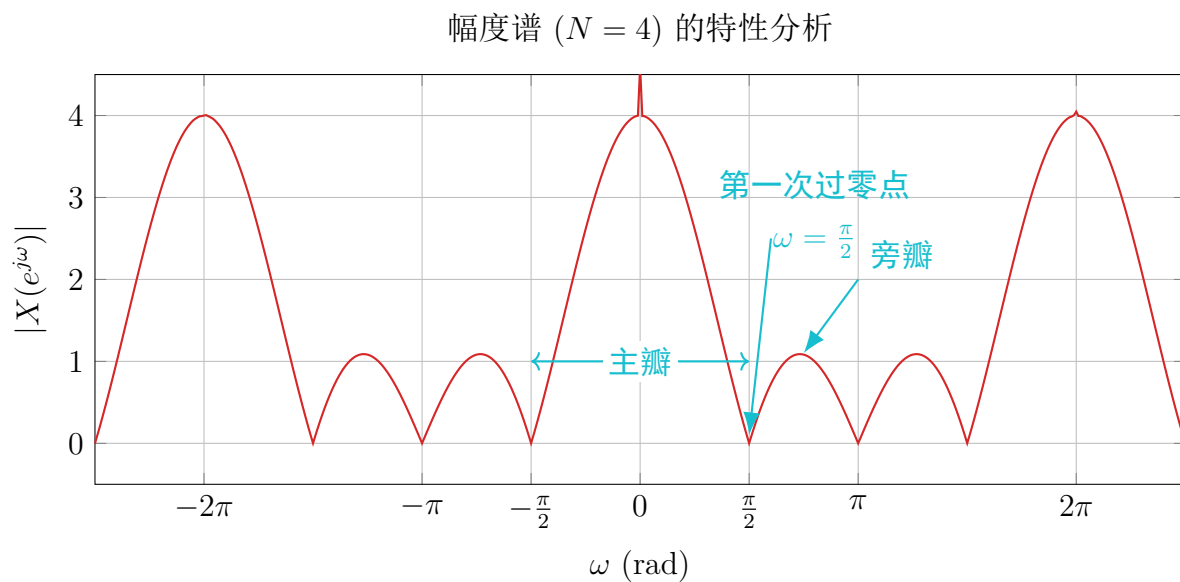


图 2:  $N=4$  的幅度谱，其关键特征在下文详述。

### 2.1 对图2的理论解释

图 2 中展示的两个核心特征——峰值和第一次过零点，都可以从 DTFT 公式中严格推导出来。

### 2.1.1 峰值为 $N=4$ 的理解（直流增益）

幅度谱的峰值出现在频率  $\omega = 0$  处。当  $\omega \rightarrow 0$  时，DTFT 的幅度部分是一个  $\frac{0}{0}$  的不定式，我们可以使用洛必达法则来求其极限：

$$\lim_{\omega \rightarrow 0} \left| \frac{\sin\left(\frac{\omega N}{2}\right)}{\sin\left(\frac{\omega}{2}\right)} \right| = \lim_{\omega \rightarrow 0} \left| \frac{\frac{N}{2} \cos\left(\frac{\omega N}{2}\right)}{\frac{1}{2} \cos\left(\frac{\omega}{2}\right)} \right| = \left| \frac{N/2}{1/2} \right| = N$$

因此，峰值总是等于  $N$ 。对于  $N = 4$  的情况，峰值就是 4。从物理意义上讲， $\omega = 0$  处的 DTFT 值等于信号所有样本点之和，即  $1 + 1 + 1 + 1 = 4$ ，这代表了信号的直流分量。

### 2.1.2 第一次过零点在 $\omega = 2\pi/N = \pi/2$ 的理解

幅度谱的零点发生在分子  $\sin(\frac{\omega N}{2}) = 0$  且分母  $\sin(\frac{\omega}{2}) \neq 0$  的位置。

- 分子为零的条件：  $\frac{\omega N}{2} = k\pi \implies \omega = \frac{2k\pi}{N}$ ，其中  $k$  为非零整数。
- 分母不为零的限制：要求  $k$  不能是  $N$  的整数倍（因为那样会导致分母也为零）。

对于  $N = 4$ ，零点位置为  $\omega = \frac{k\pi}{2}$ 。我们要寻找的**第一次**过零点对应最小的正整数  $k = 1$ ，此时：

$$\omega_1 = \frac{1 \cdot \pi}{2} = \frac{\pi}{2}$$

这个位置决定了主瓣的宽度（从  $-\frac{\pi}{2}$  到  $\frac{\pi}{2}$ ），主瓣总宽度为  $\frac{4\pi}{N} = \pi$ 。这揭示了时频对偶性：时域脉冲越宽（ $N$  越大），频域主瓣就越窄。

相位谱 ( $N = 4$ , 带跳变)

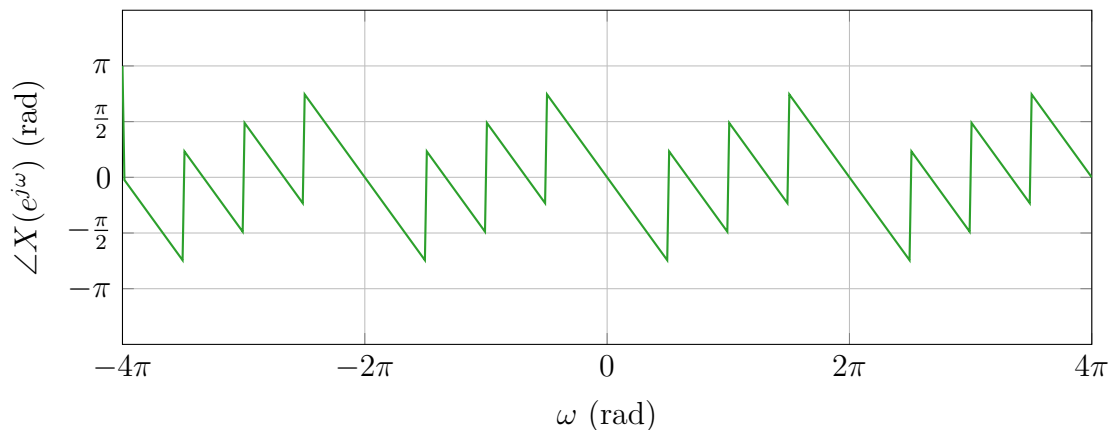


图 3:  $N=4$  的完整相位谱，展示了线性趋势和在幅度谱零点处的  $\pi$  跳变。

### 3 $N$ 值变化的动态可视化

为了更直观地理解脉冲宽度  $N$  对频谱的影响，我们创建一个动画，展示当  $N$  从 2 增加到 16 时，幅度谱和相位谱是如何相应地变化的。

图 4: 脉冲宽度  $N$  从 2 增加到 16 时，幅度谱和相位谱的动态变化。请点击动画进行播放/暂停。

## 4 其它序列案例分析

现在我们来分析一些其它重要的离散时间序列。对于有限长度序列，我们回归到 DTFT 最根本的定义——**直接展开为加权多项式**进行计算。对于无限长度序列，则需要利用不同的数学技巧，如几何级数求和或通过更高级的变换关系来推导。

### 4.1 有限长度序列回顾

#### 4.1.1 案例一：非对称序列 $x_1[n] = \{1, 2, 3, 4\}$

其 DTFT 为  $e^{-j\omega}$  的多项式：

$$X_1(e^{j\omega}) = 1 + 2e^{-j\omega} + 3e^{-j2\omega} + 4e^{-j3\omega}$$

这是一个典型的非对称序列，其相位谱通常是非线性的。

#### 4.1.2 案例二：对称序列 $x_2[n] = \{1, 2, 1\}$

其 DTFT 可通过提取中心相位因子简化，从而得到纯实数幅度函数与线性相位项的乘积：

$$X_2(e^{j\omega}) = 1 + 2e^{-j\omega} + e^{-j2\omega} = e^{-j\omega}(e^{j\omega} + 2 + e^{-j\omega}) = e^{-j\omega}(2 + 2\cos(\omega))$$

这是一个典型的对称序列，其 DTFT 具有（广义）线性相位，这在滤波器设计中至关重要。

### 4.2 无限长度序列基础案例

#### 4.2.1 单位冲激函数 $\delta[n]$

定义:  $\delta[n] = \begin{cases} 1, & n = 0 \\ 0, & n \neq 0 \end{cases}$ 。DTFT 推导:

$$\begin{aligned} X(e^{j\omega}) &= \sum_{n=-\infty}^{\infty} \delta[n]e^{-j\omega n} \\ &= \dots + 0 \cdot e^{-j\omega(-1)} + \mathbf{1 \cdot e^{-j\omega \cdot 0}} + 0 \cdot e^{-j\omega(1)} + \dots \quad (\text{求和中只有 } n=0 \text{ 项非零}) \\ &= 1 \end{aligned}$$

结论:  $\delta[n] \Leftrightarrow 1$ 。单位冲激在频域中包含所有频率分量，且幅度均为 1。



### 4.2.2 永恒常量 $x[n] = 1$

**DTFT 推导:** 这个序列的 DTFT 求和  $\sum_{n=-\infty}^{\infty} e^{-j\omega n}$  并不收敛。我们通常从傅里叶逆变换的角度来理解它。我们知道频域的冲激  $\delta(\omega)$  对应时域的常量。由于 DTFT 是周期的，所以时域的常量对应频域的周期冲激串。**结论:**

$$1 \Leftrightarrow 2\pi \sum_{k=-\infty}^{\infty} \delta(\omega - 2\pi k)$$

这意味着一个直流信号在频域上只在  $\omega = 0, \pm 2\pi, \pm 4\pi, \dots$  这些直流频率点上有能量。

### 4.2.3 单位阶跃函数 $u[n]$

**定义:**  $u[n] = \begin{cases} 1, & n \geq 0 \\ 0, & n < 0 \end{cases}$ 。**DTFT 推导:** 这个序列的求和  $\sum_{n=0}^{\infty} e^{-j\omega n}$  在  $\omega = 0, \pm 2\pi, \dots$  处也不收敛。一个标准的处理方法是将其分解为直流部分和交流部分:

$$u[n] = \underbrace{\frac{1}{2}}_{\text{直流部分}} + \underbrace{\left(u[n] - \frac{1}{2}\right)}_{\text{奇信号/交流部分}}$$

- 直流部分  $\frac{1}{2}$  的 DTFT 是  $\frac{1}{2} \cdot 2\pi \sum_k \delta(\omega - 2\pi k) = \pi \sum_k \delta(\omega - 2\pi k)$ 。

- 交流部分的 DTFT 可以证明等于  $\frac{1}{1 - e^{-j\omega}}$ 。

**结论:** 将两部分相加，得到:

$$u[n] \Leftrightarrow \frac{1}{1 - e^{-j\omega}} + \pi \sum_{k=-\infty}^{\infty} \delta(\omega - 2\pi k)$$

这个结果揭示了一个重要的特性：单位阶跃函数既有连续的频谱（第一项），又在直流频率点上有离散的谱线（第二项）。

### 4.2.4 单边指数序列 $a^n u[n]$ (其中 $|a| < 1$ )

**DTFT 推导:** 这是一个经典的几何级数求和。

$$\begin{aligned} X(e^{j\omega}) &= \sum_{n=-\infty}^{\infty} a^n u[n] e^{-j\omega n} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} a^n e^{-j\omega n} \quad (\text{由于 } u[n] \text{ 的存在, 求和从 } 0 \text{ 开始}) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} (ae^{-j\omega})^n \quad (\text{这是一个公比为 } r = ae^{-j\omega} \text{ 的无穷等比数列}) \end{aligned}$$

因为  $|a| < 1$ ，所以公比的模  $|ae^{-j\omega}| = |a| < 1$ ，级数收敛。利用无穷等比数列求和公式  $\sum_{n=0}^{\infty} r^n = \frac{1}{1-r}$ :

$$X(e^{j\omega}) = \frac{1}{1 - ae^{-j\omega}}$$

**结论:**  $a^n u[n] \Leftrightarrow \frac{1}{1 - ae^{-j\omega}}$ 。这是设计数字 IIR 滤波器的基础。

#### 4.2.5 复指数序列 $e^{j\omega_0 n}$

**DTFT 推导:** 类似于  $x[n] = 1$  的情况, 这个序列的 DTFT 也是一个频域冲激串, 但被搬移到了  $\omega_0$  处。**结论:**

$$e^{j\omega_0 n} \Leftrightarrow 2\pi \sum_{k=-\infty}^{\infty} \delta(\omega - \omega_0 - 2\pi k)$$

这意味着一个纯粹的单一频率信号, 在频域上只在该频率 (及其  $2\pi$  的整数倍周期延拓位置) 上有谱线。

#### 4.2.6 余弦序列 $\cos(\omega_0 n)$

**DTFT 推导:** 我们利用欧拉公式将余弦分解为两个复指数, 然后应用线性性质。

$$\cos(\omega_0 n) = \frac{1}{2}e^{j\omega_0 n} + \frac{1}{2}e^{-j\omega_0 n}$$

$$\begin{aligned} \text{DTFT}\{\cos(\omega_0 n)\} &= \text{DTFT}\left\{\frac{1}{2}e^{j\omega_0 n}\right\} + \text{DTFT}\left\{\frac{1}{2}e^{-j\omega_0 n}\right\} \\ &= \frac{1}{2} \cdot 2\pi \sum_k \delta(\omega - \omega_0 - 2\pi k) + \frac{1}{2} \cdot 2\pi \sum_k \delta(\omega + \omega_0 - 2\pi k) \end{aligned}$$

**结论:**

$$\cos(\omega_0 n) \Leftrightarrow \pi \sum_{k=-\infty}^{\infty} [\delta(\omega - \omega_0 - 2\pi k) + \delta(\omega + \omega_0 - 2\pi k)]$$

一个余弦信号在频域上对应于在  $+\omega_0$  和  $-\omega_0$  处的两个冲激 (及其周期延拓)。

#### 4.2.7 正弦序列 $\sin(\omega_0 n)$

**DTFT 推导:** 过程与余弦类似, 但分解公式不同。

$$\sin(\omega_0 n) = \frac{1}{2j}e^{j\omega_0 n} - \frac{1}{2j}e^{-j\omega_0 n}$$

$$\begin{aligned} \text{DTFT}\{\sin(\omega_0 n)\} &= \frac{1}{2j}\text{DTFT}\{e^{j\omega_0 n}\} - \frac{1}{2j}\text{DTFT}\{e^{-j\omega_0 n}\} \\ &= \frac{2\pi}{2j} \sum_k \delta(\omega - \omega_0 - 2\pi k) - \frac{2\pi}{2j} \sum_k \delta(\omega + \omega_0 - 2\pi k) \end{aligned}$$

**结论:**

$$\sin(\omega_0 n) \Leftrightarrow \frac{\pi}{j} \sum_{k=-\infty}^{\infty} [\delta(\omega - \omega_0 - 2\pi k) - \delta(\omega + \omega_0 - 2\pi k)]$$

一个正弦信号同样对应于在  $+\omega_0$  和  $-\omega_0$  处的两个冲激, 但它们的幅度是纯虚数。

## 5 DTFT 的重要性质及示例

本节我们将利用已知的  $x[n] = R_4[n]$  及其 DTFT 来具体说明 DTFT 的一些核心性质。首先，我们回顾一下  $R_4[n]$  的 DTFT，并将其记为  $X_R(e^{j\omega})$ ：

$$X_R(e^{j\omega}) = 1 + e^{-j\omega} + e^{-j2\omega} + e^{-j3\omega} = e^{-j\omega\frac{3}{2}} \frac{\sin(2\omega)}{\sin(\omega/2)}$$

后续所有示例都将以此为基础。

### 5.1 线性性质 (Linearity)

**性质：**若  $y[n] = ax_1[n] + bx_2[n]$ ，则  $Y(e^{j\omega}) = aX_1(e^{j\omega}) + bX_2(e^{j\omega})$ 。

**示例：**让我们用最简单的信号来验证此性质。

- 令  $x_1[n] = \delta[n]$  (单位冲激)，其 DTFT 为  $X_1(e^{j\omega}) = 1$ 。
- 令  $x_2[n] = \delta[n - 1]$  (移位冲激)，其 DTFT 为  $X_2(e^{j\omega}) = e^{-j\omega}$ 。

现在，我们构造一个新信号  $y[n] = 2x_1[n] + 3x_2[n] = 2\delta[n] + 3\delta[n - 1]$ 。在时域上，这个信号是  $y[n] = \{2, 3\}$ ，在  $n = 0$  处为 2，在  $n = 1$  处为 3。

我们用两种方法计算其 DTFT：

1. **直接计算：**根据 DTFT 定义直接计算  $y[n]$  的 DTFT：

$$Y(e^{j\omega}) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} y[n]e^{-j\omega n} = 2 + 3e^{-j\omega}$$

2. **利用线性性质：**

$$\begin{aligned} Y(e^{j\omega}) &= 2X_1(e^{j\omega}) + 3X_2(e^{j\omega}) \\ &= 2 \cdot (1) + 3 \cdot (e^{-j\omega}) \\ &= 2 + 3e^{-j\omega} \end{aligned}$$

两种方法的结果完全相同，清晰地验证了线性性质。

### 5.2 时移性质 (Time-Shift)

**性质：**若  $y[n] = x[n - n_0]$ ，则  $Y(e^{j\omega}) = e^{-j\omega n_0} X(e^{j\omega})$ 。

**示例：**令  $y[n] = R_4[n - 2] = \{0, 0, 1, 1, 1, 1\}$ 。其 DTFT 为：

$$Y(e^{j\omega}) = e^{-j2\omega} X_R(e^{j\omega}) = e^{-j2\omega} \left( e^{-j\omega\frac{3}{2}} \frac{\sin(2\omega)}{\sin(\omega/2)} \right) = e^{-j\omega\frac{7}{2}} \frac{\sin(2\omega)}{\sin(\omega/2)}$$

时移不改变幅度谱，但会为相位谱增加一个线性项。

### 5.3 翻转与共轭性质 (Time-Reversal & Conjugation)

性质: 若  $y[n] = x^*[-n]$ , 则  $Y(e^{j\omega}) = X^*(e^{j\omega})$ 。

示例: 由于  $R_4[n]$  是实数序列, 我们考虑  $y[n] = R_4[-n]$ 。该序列在  $n = 0, -1, -2, -3$  处为 1。其 DTFT 为:

$$\begin{aligned} Y(e^{j\omega}) &= X_R^*(e^{j\omega}) = \left( e^{-j\omega\frac{3}{2}} \frac{\sin(2\omega)}{\sin(\omega/2)} \right)^* \\ &= e^{j\omega\frac{3}{2}} \frac{\sin(2\omega)}{\sin(\omega/2)} \end{aligned}$$

这与  $X_R(e^{-j\omega})$  的结果一致, 验证了对于实信号, 时域翻转等价于频域的  $X(e^{-j\omega})$ 。

### 5.4 时域卷积 (Convolution in Time)

性质:  $x_1[n] * x_2[n] \Leftrightarrow X_1(e^{j\omega})X_2(e^{j\omega})$ 。

示例: 计算  $y[n] = R_4[n] * R_4[n]$ 。结果是三角形脉冲  $y[n] = \{1, 2, 3, 4, 3, 2, 1\}$ 。根据卷积定理, 其 DTFT 为:

$$\begin{aligned} Y(e^{j\omega}) &= (X_R(e^{j\omega}))^2 \\ &= \left( e^{-j\omega\frac{3}{2}} \frac{\sin(2\omega)}{\sin(\omega/2)} \right)^2 \\ &= e^{-j3\omega} \left( \frac{\sin(2\omega)}{\sin(\omega/2)} \right)^2 \end{aligned}$$

### 5.5 时域相乘/调制 (Multiplication in Time / Modulation)

性质:  $x[n]y[n] \Leftrightarrow \frac{1}{2\pi} \int_{2\pi} X(e^{j\theta})Y(e^{j(\omega-\theta)})d\theta$  (周期卷积)。

示例: 令  $y[n] = R_4[n] \cdot R_4[n]$ 。由于  $R_4[n]$  的值为 0 或 1, 所以  $y[n] = R_4[n]$ 。其 DTFT 显然是  $Y(e^{j\omega}) = X_R(e^{j\omega})$ 。根据性质, 这也等于:

$$Y(e^{j\omega}) = \frac{1}{2\pi} \int_{2\pi} X_R(e^{j\theta})X_R(e^{j(\omega-\theta)})d\theta = X_R(e^{j\omega})$$

### 5.6 频域微分 (Frequency Differentiation)

性质:  $nx[n] \Leftrightarrow j \frac{d}{d\omega} X(e^{j\omega})$ 。

示例: 令  $y[n] = nR_4[n] = \{0, 1, 2, 3\}$ 。其 DTFT 为  $Y(e^{j\omega}) = e^{-j\omega} + 2e^{-j2\omega} + 3e^{-j3\omega}$ 。根据性质, 这个结果等于:

$$\begin{aligned} Y(e^{j\omega}) &= j \frac{d}{d\omega} X_R(e^{j\omega}) \\ &= j \frac{d}{d\omega} \left( e^{-j\omega\frac{3}{2}} \frac{\sin(2\omega)}{\sin(\omega/2)} \right) \\ &= j \left[ \left( \frac{-j3}{2} \right) e^{-j\omega\frac{3}{2}} \frac{\sin(2\omega)}{\sin(\omega/2)} + e^{-j\omega\frac{3}{2}} \frac{d}{d\omega} \left( \frac{\sin(2\omega)}{\sin(\omega/2)} \right) \right] \end{aligned}$$

虽然形式复杂, 但两者在数值上是完全等价的。

## 5.7 对称性 (Symmetry Properties)

对于实数序列  $x[n]$ ，其 DTFT  $X(e^{j\omega})$  具有共轭对称性： $X(e^{j\omega}) = X^*(e^{-j\omega})$ 。由此可引申出：

- $x_e[n] = \frac{x[n] + x[-n]}{2}$  (偶部)  $\Leftrightarrow \operatorname{Re}\{X(e^{j\omega})\}$
- $x_o[n] = \frac{x[n] - x[-n]}{2}$  (奇部)  $\Leftrightarrow j\operatorname{Im}\{X(e^{j\omega})\}$

示例:  $R_4[n]$  的 DTFT 实部和虚部分别为：

$$\begin{aligned}\operatorname{Re}\{X_R(e^{j\omega})\} &= \cos\left(\frac{3}{2}\omega\right) \frac{\sin(2\omega)}{\sin(\frac{\omega}{2})} \\ j\operatorname{Im}\{X_R(e^{j\omega})\} &= j \left[ -\sin\left(\frac{3}{2}\omega\right) \frac{\sin(2\omega)}{\sin(\frac{\omega}{2})} \right]\end{aligned}$$

这两个表达式分别是  $R_4[n]$  的偶部和奇部的 DTFT。

## 5.8 帕斯瓦尔定理 (Parseval's Theorem)

性质:  $\sum_{n=-\infty}^{\infty} |x[n]|^2 = \frac{1}{2\pi} \int_{2\pi} |X(e^{j\omega})|^2 d\omega$ 。该定理表明，信号在时域计算的总能量与其在频域计算的总能量相等，能量是守恒的。

示例: 对于  $x[n] = R_4[n]$ ：

- 时域能量：

$$E_{total} = \sum_{n=0}^3 |1|^2 = 1^2 + 1^2 + 1^2 + 1^2 = 4$$

- 频域能量：

$$E_{total} = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \left| e^{-j\omega\frac{3}{2}} \frac{\sin(2\omega)}{\sin(\omega/2)} \right|^2 d\omega = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \left( \frac{\sin(2\omega)}{\sin(\omega/2)} \right)^2 d\omega = 4$$

定理成立，验证了能量守恒。

### 5.8.1 总能量与直流分量 (DC) 的关系

一个常见的问题是：总能量  $E = 4$  是否与信号的直流分量（即在  $\omega = 0$  处的峰值， $X_R(e^{j0}) = 4$ ）有直接关系？答案是：**有关系，但总能量不等于直流能量**。

信号的总能量可以分解为**直流分量的能量**和**所有交流分量的能量**之和。

1. **计算直流分量**: 信号的平均值（直流分量）为  $m_x = \frac{1}{4} \sum_{n=0}^3 x[n] = 1$ 。我们可以将信号分解为直流部分和交流部分：

$$x[n] = \underbrace{m_x}_{\text{直流部分}} + \underbrace{(x[n] - m_x)}_{\text{交流部分}}$$

对于  $R_4[n]$ ，由于其值恒为 1，所以  $x[n] - m_x = 0$ 。这意味着  $R_4[n]$  是一个**纯直流**信号，它没有任何交流分量。

## 2. 计算能量分量:

- 直流能量 ( $E_{DC}$ ):  $E_{DC} = N \cdot |m_x|^2 = 4 \cdot 1^2 = 4$ 。
- 交流能量 ( $E_{AC}$ ):  $E_{AC} = \sum_{n=0}^3 |x[n] - m_x|^2 = 0$ 。

## 3. 验证总能量:

$$E_{total} = E_{DC} + E_{AC} = 4 + 0 = 4$$

结论: 对于  $R_4[n]$  这个特例, 其总能量恰好等于其直流能量, 是因为它的交流能量为零。对于一个普通信号, 例如  $y[n] = \{1, -1, 1, -1\}$ , 其平均值为 0 (无直流分量), 但其总能量为  $1^2 + (-1)^2 + 1^2 + (-1)^2 = 4$ , 这 4 个单位的能量完全由交流分量贡献。因此, 帕斯瓦尔定理计算的是包含所有频率成分的全部能量, 而不仅仅是直流分量的能量。

# 6 观察与最终结论

通过上述的详细推导、静态、动态及案例分析, 我们可以得出关于 DTFT 的几个核心结论:

- 时频对偶性 (不确定性原理): 动画 4 极好地展示了这一点。时域脉冲越宽 ( $N$  增大), 频域主瓣越窄, 能量越集中。
- 对称性与相位: 案例和性质分析表明, 时域序列的对称性决定了其相位特性。共轭对称序列具有 (广义) 线性相位, 这是滤波器设计中的一个关键特性。
- 能量集中度与分辨率: 随着  $N$  的增大, 矩形脉冲的能量越来越集中在  $\omega = 0$  附近, 这带来了更高的频率分辨率, 即区分邻近频率的能力更强。
- 旁瓣效应 (频谱泄漏): 所有有限长度窗函数 (如矩形脉冲) 都会在频域产生旁瓣, 这是有限观测时间的必然结果, 它会导致能量 “泄漏” 到其它频率。

综上所述, 对 DTFT 的深入分析, 不仅让我们掌握了具体信号的变换方法, 更重要的是, 它揭示了数字信号处理中关于时频关系、对称性、窗函数效应和线性相位等一系列基本而深刻的原理。

# 7 从 DTFT 到 DFS/DFT: 周期延拓与频域采样

到目前为止, 我们讨论的 DTFT 适用于非周期序列, 其结果是一个连续的频谱。然而, 在计算机中我们无法处理连续函数, 只能处理离散的样本点。这就引出了离散傅里叶级数 (DFS) 和离散傅里叶变换 (DFT) 的概念, 它们可以被理解为对 DTFT 频谱的采样。

## 7.1 核心思想与原理

- **DTFT**: 分析非周期序列, 得到连续频谱。
- **DFS**: 分析周期序列, 得到离散频谱 (频谱系数)。

要将两者联系起来, 我们需要两步操作:

1. **时域周期延拓**: 将一个有限长度的非周期序列  $x[n]$  (如  $R_4[n]$ ), 通过以周期  $N$  不断复制, 构造一个周期序列  $\tilde{x}[n]$ 。
2. **频域采样**: 对周期序列  $\tilde{x}[n]$  进行 DFS 分析, 得到的离散频谱系数  $\tilde{X}[k]$ , 恰好等于原始信号  $x[n]$  的 DTFT 在特定频率点上的采样值。

## 7.2 公式变形

令  $x[n]$  是一个长度为  $M$  的有限长序列 (在  $0 \leq n \leq M-1$  之外为 0)。我们将其周期延拓为周期为  $N$  的序列  $\tilde{x}[n]$  (要求  $N \geq M$ )。

$$\tilde{x}[n] = \sum_{l=-\infty}^{\infty} x[n - lN]$$

$\tilde{x}[n]$  的 DFS 分析公式为:

$$\tilde{X}[k] = \sum_{n=0}^{N-1} \tilde{x}[n] e^{-j\frac{2\pi}{N}kn}$$

由于在一个周期内 ( $0 \leq n \leq N-1$ ),  $\tilde{x}[n] = x[n]$ , 上式变为:

$$\tilde{X}[k] = \sum_{n=0}^{M-1} x[n] e^{-j\frac{2\pi}{N}kn}$$

我们再回顾 DTFT 的定义:  $X(e^{j\omega}) = \sum_{n=0}^{M-1} x[n] e^{-j\omega n}$ 。对比两式可以发现, DFS 系数  $\tilde{X}[k]$  就是 DTFT  $X(e^{j\omega})$  在频率点  $\omega_k = \frac{2\pi}{N}k$  上的值:

$$\mathbf{\tilde{X}}[\mathbf{k}] = \mathbf{X}(\mathbf{e}^{j\omega})|_{\omega=\frac{2\pi}{N}\mathbf{k}}$$

这就是连接 DTFT 和 DFS/DFT 的桥梁。

## 7.3 以 $R_4[n]$ 计算其 DFS

令  $x[n] = R_4[n] = \{1, 1, 1, 1\}$ 。我们选择一个周期  $N = 8$  (大于其自身长度 4) 来构造周期信号  $\tilde{x}[n]$ 。

$$\tilde{x}[n] = \{\dots, \underset{\uparrow}{1}, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 1, 1, 1, 1, \dots\}$$

计算其 8 点 DFS 系数  $\tilde{X}[k]$  (这在实际中等同于对序列  $\{1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0\}$  进行 8 点 DFT):

$$\tilde{X}[k] = \sum_{n=0}^3 1 \cdot e^{-j\frac{2\pi}{8}kn} = 1 + e^{-j\frac{\pi}{4}k} + e^{-j\frac{\pi}{2}k} + e^{-j\frac{3\pi}{4}k}$$

这个结果正是  $R_4[n]$  的 DTFT  $X_R(e^{j\omega}) = 1 + e^{-j\omega} + e^{-j2\omega} + e^{-j3\omega}$  在  $\omega = \frac{\pi}{4}k$  处的采样值。

## 7.4 生活化案例对比

- **DTFT: 高清模拟相机拍风景**

想象用一台高质量的胶片相机拍摄一幅广阔的风景。得到的照片是**连续的**，包含了无限的细节。这就像 DTFT，它给出了信号最完整、最详细的频谱信息，是一个连续的函数。

- **DFS/DFT: 将照片变成像素画**

现在，你需要在电脑上显示这张照片。你必须把它**数字化**，变成由有限个像素点组成的图像。这就像 DFS/DFT，它在连续的 DTFT 频谱上进行**采样**，得到一组离散的频谱值。像素画的分辨率（ $N$  值）越高，采样点越密集，图像就越接近原始连续照片。

- **时域周期延拓: 为分析节拍而循环播放音乐**

为什么需要周期延拓？想象你听到一段 4 秒的音乐片段（如  $R_4[n]$ ），你想分析它的节拍（频率成分）。单独播放一次很难分析。但如果你把它**循环播放**（周期延拓），形成一段连续的音乐流，你就很容易听出并打出它的节拍了。时域的周期化是为了让频域的分析（采样）成为可能且有意义。

## 7.5 DFS 点数 $N$ 的影响：补零看频谱

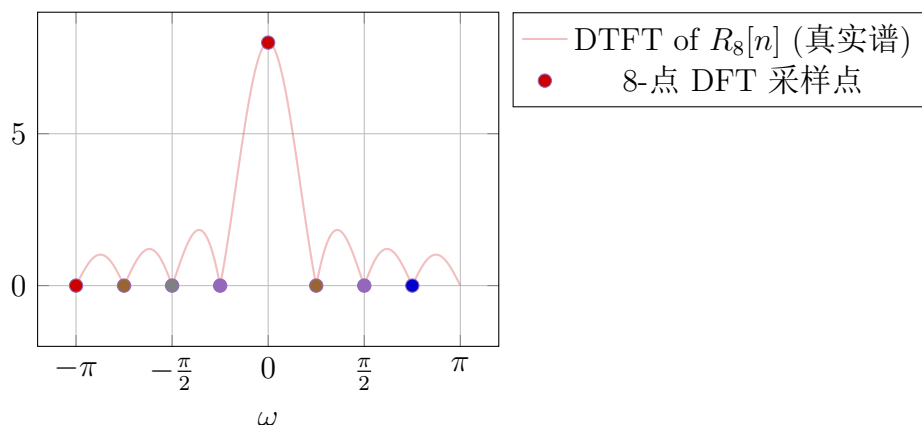
下面的静态对比图展示了一个关键概念：对一个固定长度的信号（我们用  $R_8[n]$ ）进行不同点数的 DFT（等价于 DFS），如何影响我们观察到的频谱。这在实践中通过**补零** (zero-padding) 实现。

## 8 $N$ 值变化的静态对比

为了深入理解脉冲宽度  $N$  对频谱的影响，我们在此展示  $N = 2, 8, 16$  三种情况的静态对比图。



对  $R_8[n]$  进行 8-点 DFT



对  $R_8[n]$  进行 32-点 DFT (补零)

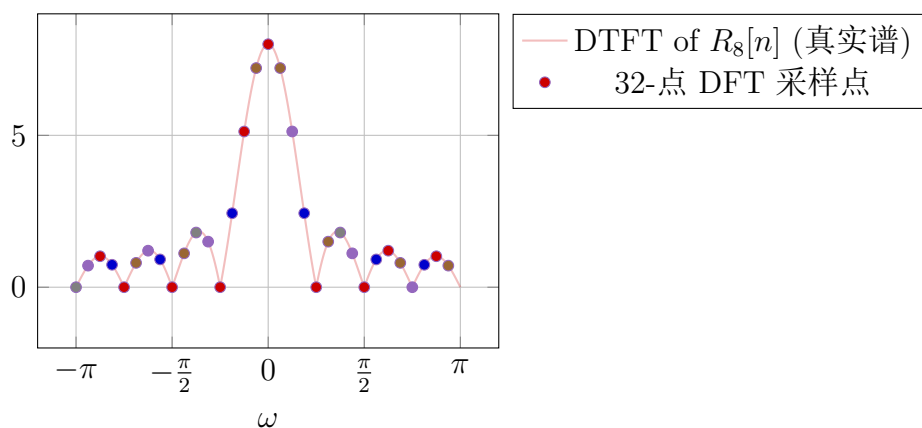


图 5: 固定信号  $R_8[n]$ , 对比 8 点 DFT 和 32 点 DFT 的效果。DFT 点数越多 (补零越多), 频域采样点越密集, 越能清晰地勾勒出底层 DTFT 的形状。这说明补零不能提高真实频谱分辨率 (主瓣宽度不变), 但能让我们看得更清楚。

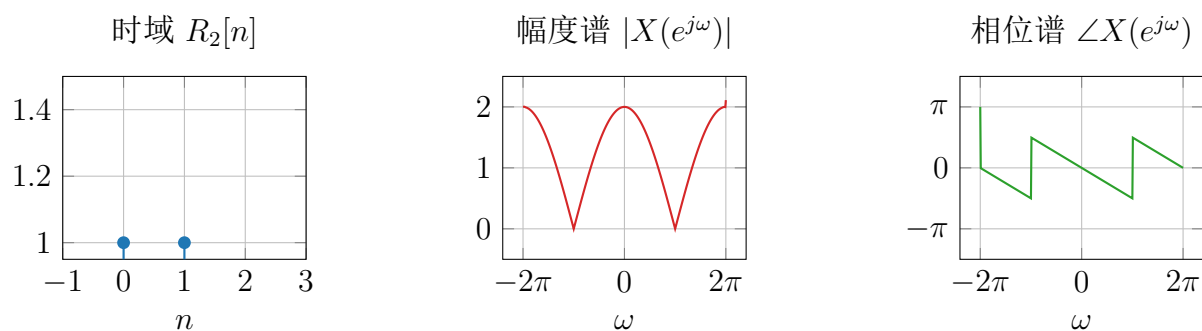


图 6:  $N=2$  时的时域信号、幅度谱与相位谱。

### 8.1 N=2 时

### 8.2 N=8 时

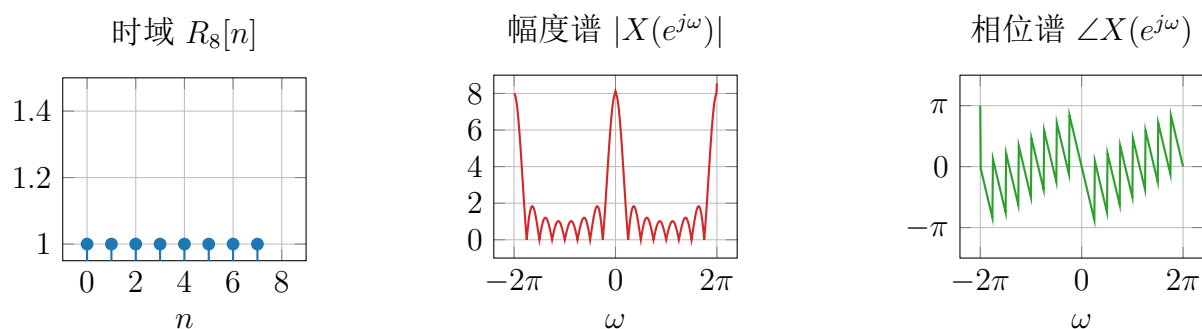


图 7:  $N=8$  时的时域信号、幅度谱与相位谱。主瓣明显变窄。

### 8.3 N=16 时

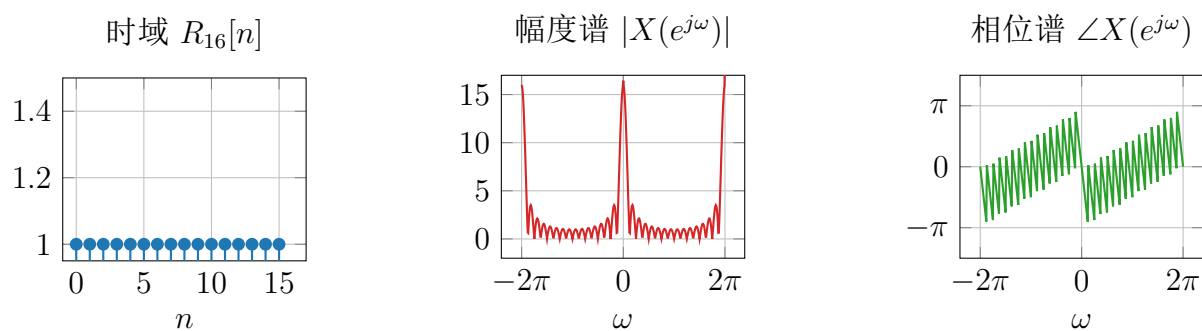


图 8:  $N=16$  时的时域信号、幅度谱与相位谱。主瓣非常窄，相位跳变更密集。