

自我介绍

- (略)
- 好像大家都认识我 (大雾)
- 扫码下载课件 →
- 或者点击
- <http://wys.life/201801-Fourier-Lecture.html>
- ~~嗯下课之前是不会给你的……~~





傅里叶变换及其在OI中的应用

清华大学 计算机科学与技术系 王逸松

wangyisong1996@gmail.com

Q & A & Q

- Q : 这节课讲什么 ?
- A : 傅里叶变换。三小时学会 ~~DFT~~ 和 ~~FFT~~。
- Q : 听说第一课堂的课很难 ?
- A : 没事, 这节课全是讲故事。
- Q : 什么我已经会写(bei) FFT 了 ?
- A : 那就当听故事吧 ~
- Q : 我还想学多项式的那套理论 !
- A : 请出门右转 UOJ (大雾)
- Q : 明天要考这个吗 ?
- A : (我是不会告诉你明天没有考试的)



目录



- 傅里叶变换与信号处理
 - 信号与信号处理
 - 傅里叶变换
- 傅里叶变换的实际应用
 - 傅里叶变换与音频信号
 - 傅里叶变换与图像信号
- 傅里叶变换和信息竞赛
 - 快速傅里叶变换 FFT
 - 多项式乘法问题


为什么要花三个小时学傅里叶变换

- 从物理和实际生活的角度去理解傅里叶变换
- (而不只是通过数学推导和写(bei)代(mu)码(ban))
- 从不了解到了解, 从“知其然”到“知其所以然”

```
1 void FFT(Complex *a, int lg_n, bool rev) {
2     int n = 1 << lg_n;
3     for (int i = 0; i < n; i++) {
4         int t = get_bitrev(i, lg_n);
5         if (i < t) {
6             Complex tmp = a[i];
7             a[i] = a[t], a[t] = tmp;
8         }
9     }
10    for (int i = 0; i < lg_n; i++) {
11        int S = 1 << i;
12        Complex w1 = (Complex){cos(PI / S), sin(PI / S) * (rev ? -1 : 1)};
13        for (int j = 0; j < n; j += 2 * S) {
14            Complex w = (Complex){1.0, 0.0};
15            Complex *A = a + j;
16            for (int k = 0; k < S; k++) {
17                Complex t = A[k + S] * w;
18                A[k + S] = A[k] - t;
19                A[k] = A[k] + t;
20                w = w * w1;
21            }
22        }
23    }
24 }
```

第一部分：傅里叶变换与信号处理

- 信号与信号处理
 - 信号的概念
 - 信号的描述
 - 信号的基本运算
 - 一些特殊的信号
- 傅里叶变换
 - 傅里叶级数 FS
 - 傅里叶变换 FT
 - 信号与采样
 - 离散时间傅里叶变换 DTFT
 - 离散傅里叶变换 DFT



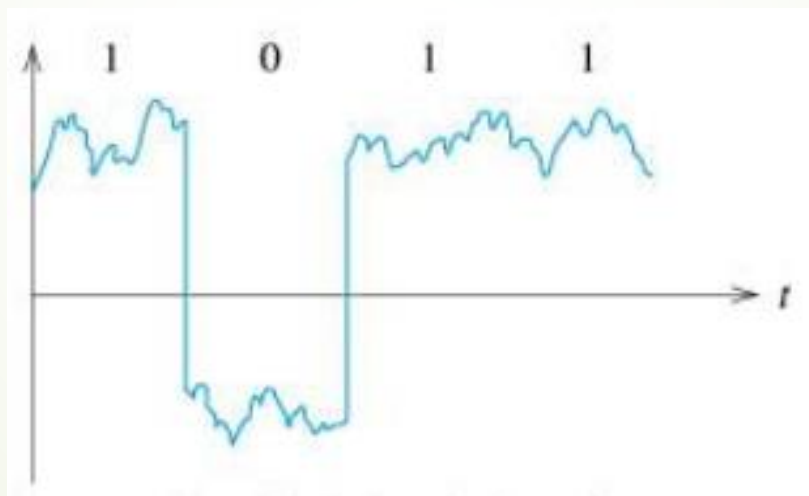
信号与信号处理

信号的概念

- **信号**：人对物理世界的一种观察
 - **观察**：人通过传感器对物理世界的一种测量
 - **传感器**：把一种物理变化转换成另一种物理变化的装置
 - **测量**：用一种物理量来表示另一种物理量
-
- 按物理种类分：光信号、电信号、声波信号、温度信号……
 - 按信号处理的过程来分：模拟信号、数字信号
 - 按信号的数学性质来分：确定信号、随机信号
 - 按信号的时间性质来分：周期信号、非周期信号

信号与信息

- 信号是载有信息的物理量，是系统直接进行加工、变换以及实现通信的对象
- 信号是信息的表现形式，信息则是信号里所蕴含的内容



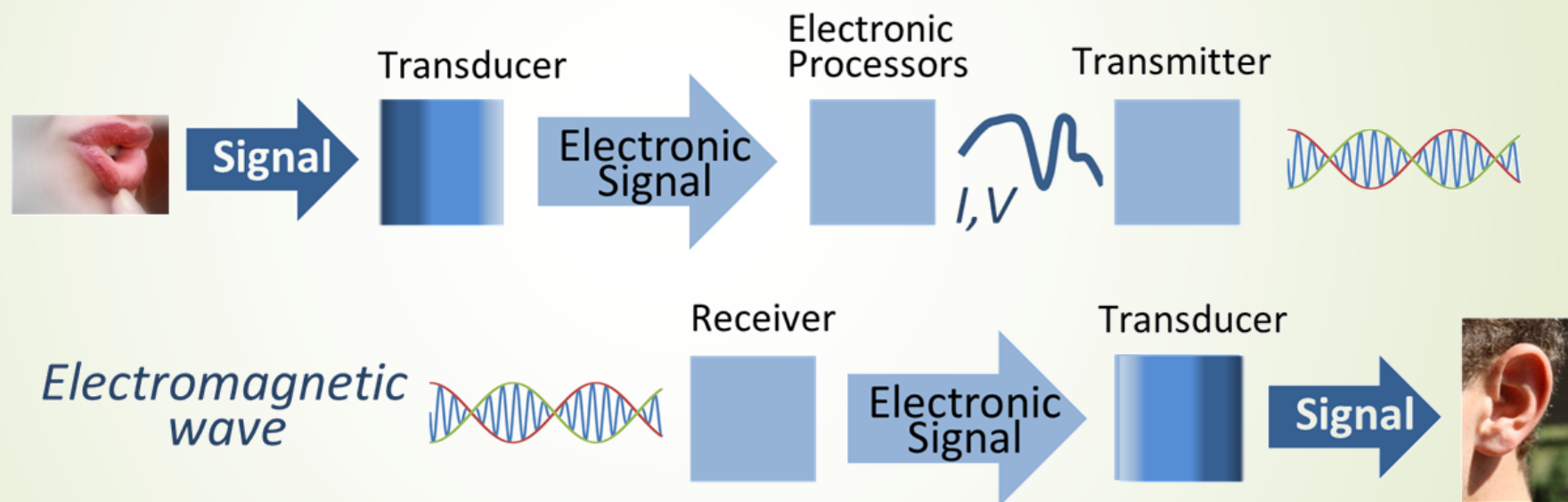


传感器

- 把一种物理变化转换成另一种物理变化的装置
- 数码相机：光能产生电信号
- 麦克风：空气振动能产生电信号
- 热敏电阻：阻值随温度变化
- 热电偶：温差产生电压
- 加速度传感器
- 压力传感器
- 流量传感器

信号处理的概念

- 对信号进行变换、分析和综合等处理过程的统称



信号的描述

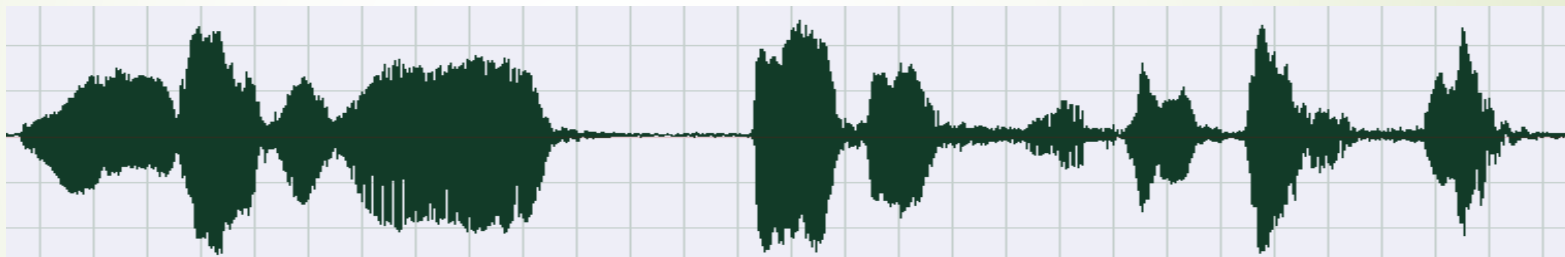
- 数学描述：
- 使用具体的数学表达式，把信号描述为一个或若干个自变量的函数或序列的形式

$$f(t) = \sin(1000 \times 2\pi \times t)$$



信号的描述

- 波形描述：
- 按照函数随自变量的变化关系，把信号的波形画出来



您这个人儿，大概喜欢照相。



信号的基本运算

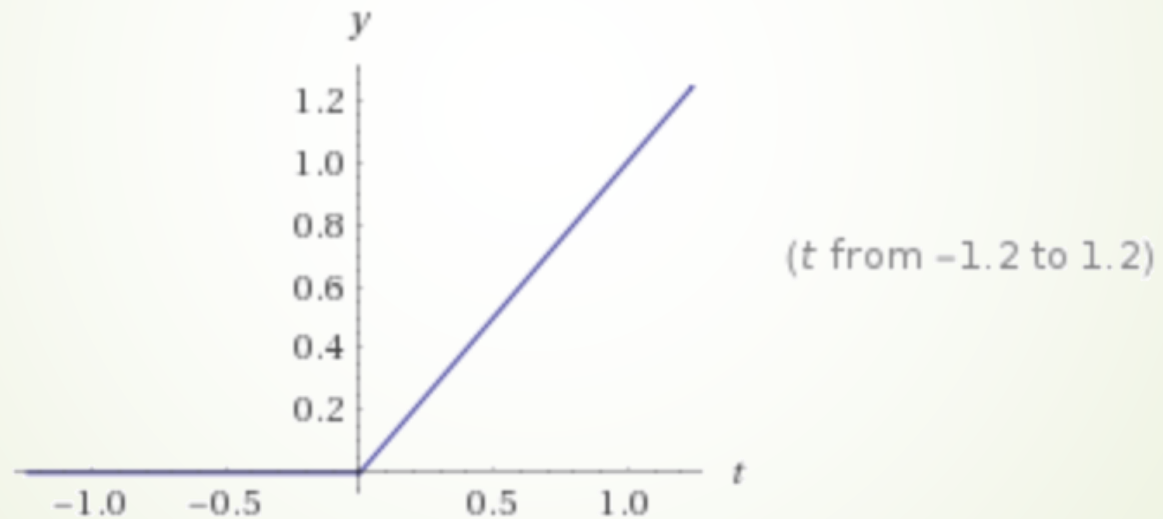
- 四则运算：+ - × ÷
- 平移运算： $f(t) \rightarrow f(t - b)$
- 反褶运算： $f(t) \rightarrow f(-t)$
- 压扩运算： $f(t) \rightarrow f(at)$
- 微分运算： $f(t) \rightarrow \frac{d}{dt} f(t)$
- 积分运算： $f(t) \rightarrow \int_{-\infty}^t f(u) du$
- 卷积： $(f * g)(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t - \tau)g(\tau) d\tau$

卷积的性质

- $(f * g)(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t - \tau)g(\tau)d\tau$
- 交换律： $f * g = g * f$
- 分配律： $f * (g + h) = f * g + f * h$
- 结合律： $(f * g) * h = f * (g * h)$
- 与微分运算的关系： $\frac{d}{dt}(f * g) = \left(\frac{d}{dt}f\right) * g$
- 与积分运算的关系： $\int (f * g) = \left(\int f\right) * g$

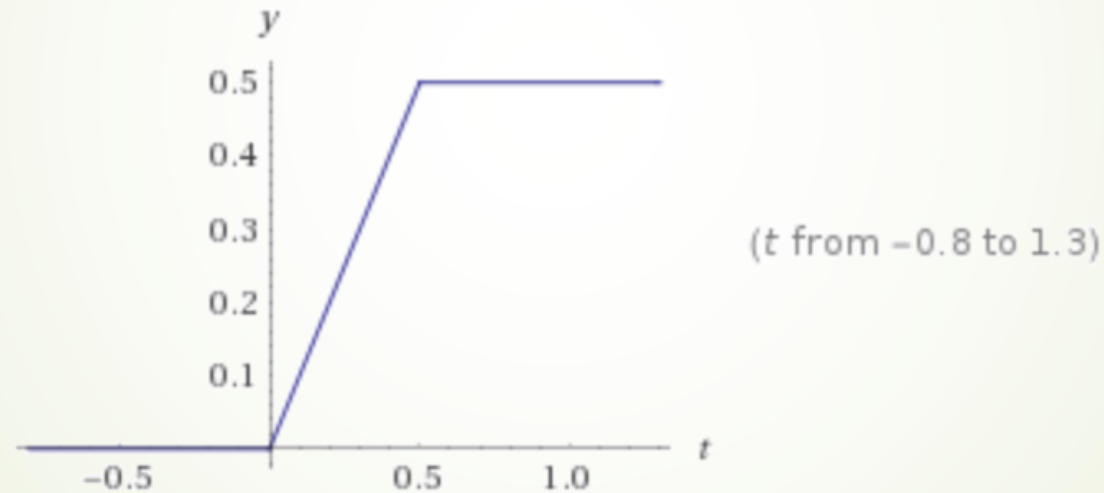
特殊的信号

- 单位斜变信号
- $R(t) = \max(0, t)$



特殊的信号

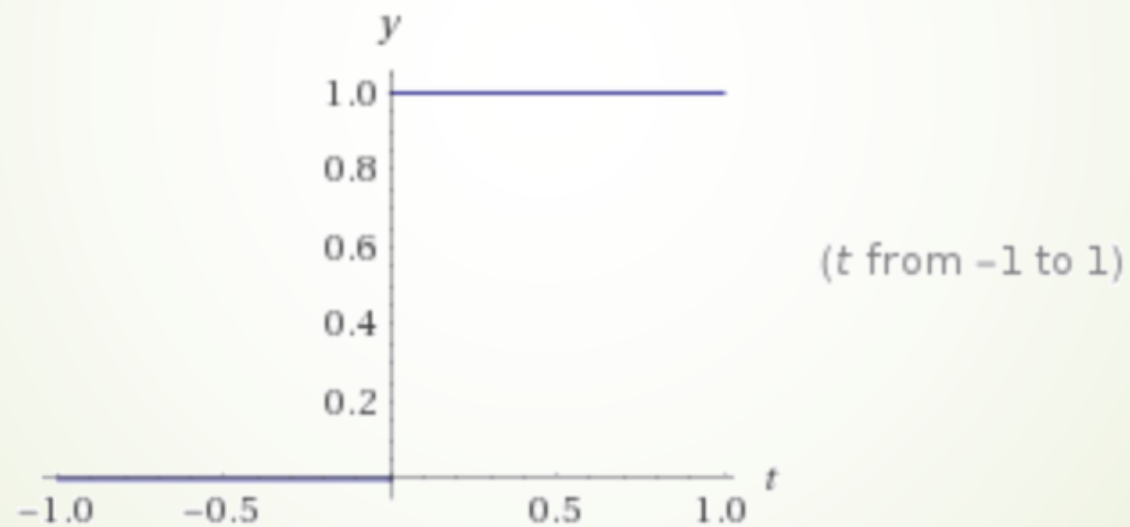
- 截顶的单位斜变信号
- $R(t) = \min(\tau, \max(0, t))$
- 如图为 $\tau = 0.5$:



特殊的信号

➤ 单位阶跃信号

➤
$$u(t) = \begin{cases} 1, & t > 0 \\ 0, & t < 0 \end{cases}$$

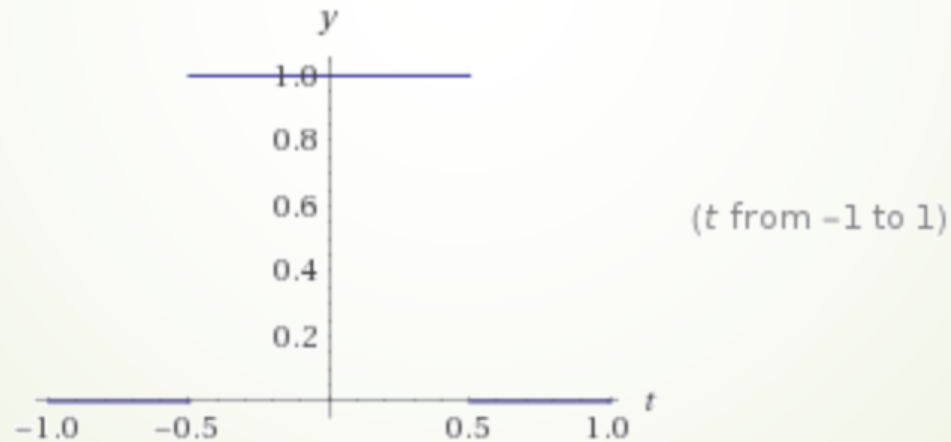


特殊的信号

➤ 单位矩形脉冲信号

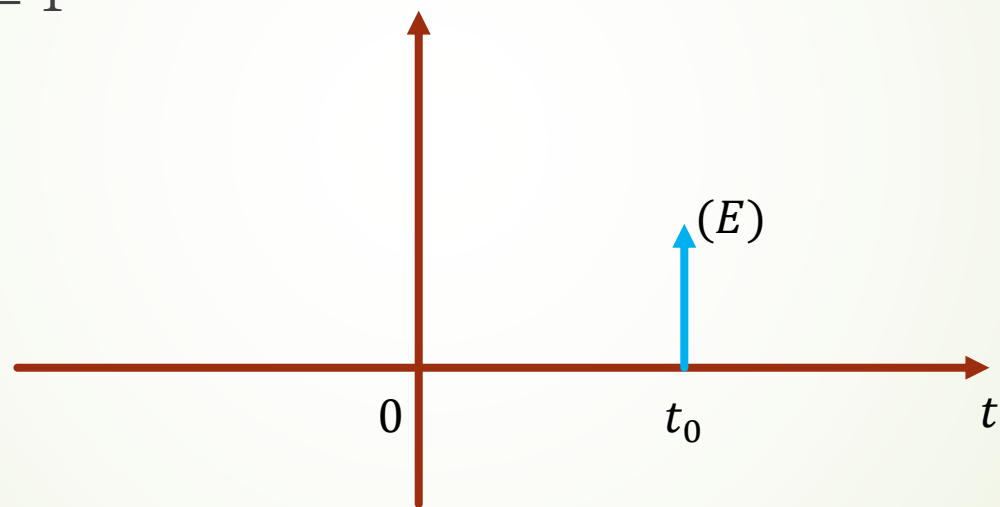
➤
$$G_{\tau}(t) = \begin{cases} 1, & |t| < \frac{\tau}{2} \\ 0, & |t| > \frac{\tau}{2} \end{cases}$$

➤ 如图为 $\tau = 1$ ，此时 $G(t) = u(t + 0.5) - u(t - 0.5)$



特殊的信号

- 单位冲激信号
- $\delta(t) = 0, t \neq 0$
- $\int_{-\infty}^{+\infty} \delta(t) dt = 1$



$$\delta_{E,t_0}(t) = E \delta(t - t_0)$$



傅里叶变换

傅里叶级数 Fourier Series

➤ 一种信号的分解方法

➤ 直流分量+交流分量、偶分量+奇分量、实部分量+虚部分量

➤ 傅里叶级数（周期信号）

$$f(t) = a_0 + \sum_{n=1}^{\infty} (a_n \cos n\omega_1 t + b_n \sin n\omega_1 t)$$

➤ ω_1 为信号的角频率, T_1 为信号的周期

➤ $\omega_1 = \frac{2\pi}{T_1}$, $a_0 = \frac{1}{T_1} \int_0^{T_1} f(t) dt$

$$a_n = \frac{2}{T_1} \int_0^{T_1} f(t) \cos(n\omega_1 t) dt, \quad b_n = \frac{2}{T_1} \int_0^{T_1} f(t) \sin(n\omega_1 t) dt$$

傅里叶级数 Fourier Series

- ▶ 三角形式的傅里叶级数：

$$f(t) = a_0 + \sum_{n=1}^{\infty} (a_n \cos n \omega_1 t + b_n \sin n \omega_1 t)$$

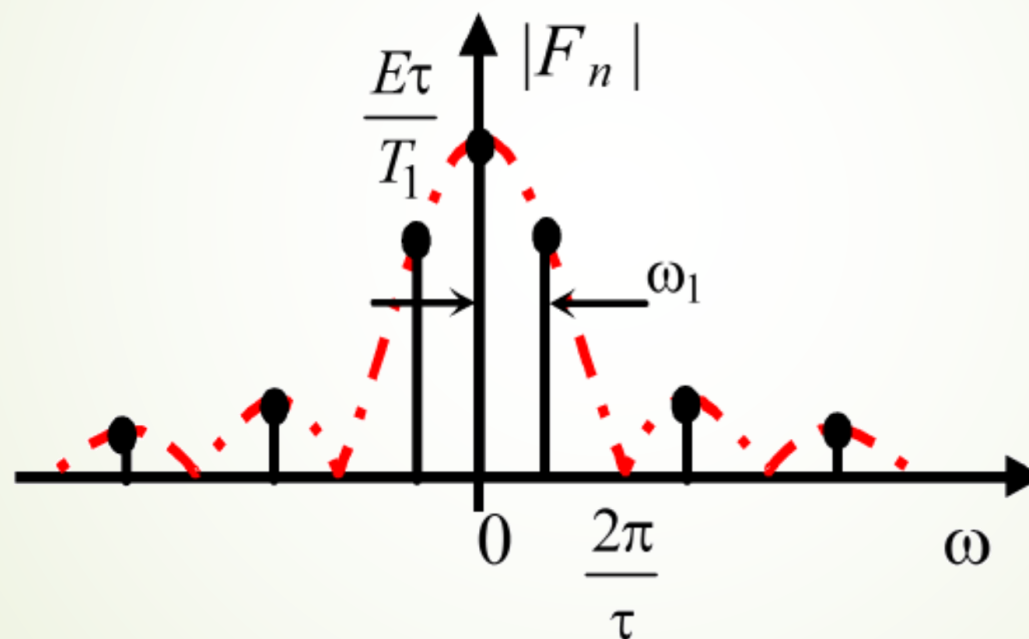
- ▶ 复指数形式的傅里叶级数：

$$f(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} F_n e^{jn\omega_1 t}$$

$$F_n = \frac{1}{T_1} \int_0^{T_1} f(t) e^{-jn\omega_1 t} dt$$

周期矩形脉冲信号的 FS

- 假设脉冲宽度为 τ ，脉冲幅度为 E ，重复周期为 T



红色虚线

$$\frac{E\tau}{T_1} \times Sa\left(\frac{\tau}{2}t\right)$$

$$Sa(t) = \frac{\sin t}{t}$$

迷思

- 傅里叶级数是对周期信号定义的
- 对于非周期信号呢？
- 方法一：截取非周期信号的一段，作为一个“周期”来求傅里叶级数
- 方法二：假设周期可以不断增加，直到无限大……

傅里叶变换 Fourier Transform

- ▶ 傅里叶级数的周期无限增加

- ▶ （经过一些数学推导），我们能得到：

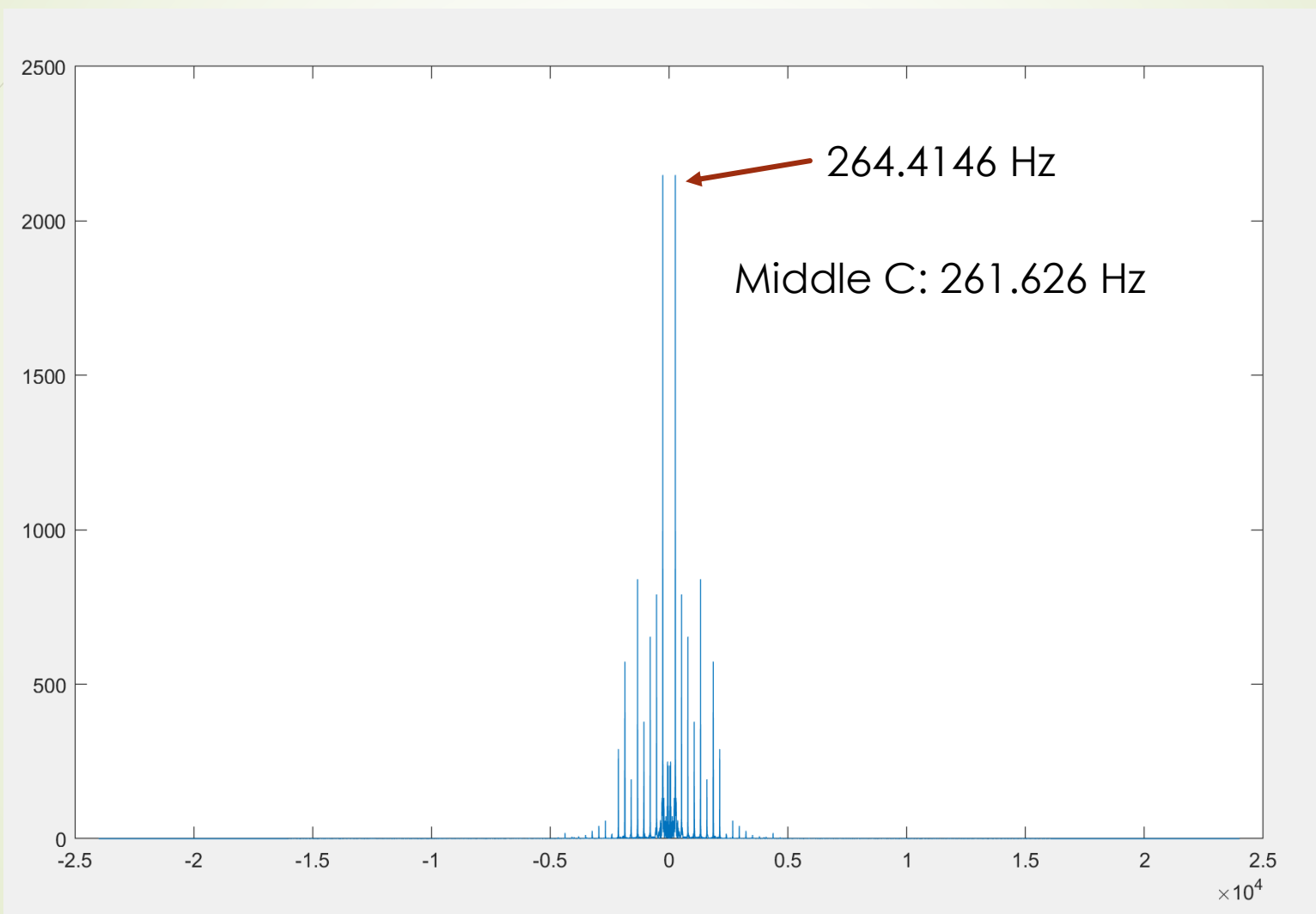
$$F(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t)e^{-j\omega t} dt$$

- ▶ 以及：

$$f(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} F(\omega)e^{j\omega t} d\omega$$

- ▶ 这就叫**傅里叶变换**（Fourier Transform, FT）及其**逆变换**（IFT）
- ▶ **时域**和**频域**之间的变换
- ▶ 需要注意：FT 和 IFT 的结果都可能是复数，而不是实数

傅里叶变换 Fourier Transform



FS 和 FT 的比较

- 傅里叶级数 FS :
 - 周期信号
 - 离散频率
 - 频率分量的值
- 傅里叶变换 FT :
 - 非周期信号
 - 连续频率
 - 频率分量的密度
- FS 和 FT 的关系 :

$$F_n = F(n\omega_1)/T_1$$

傅里叶变换的一些性质

■ FT 是线性运算

■ 齐次性

$$\text{FT}[a \cdot f(t)] = a \cdot \text{FT}[f(t)]$$

■ 叠加性

$$\text{FT}[f_1(t) + f_2(t)] = \text{FT}[f_1(t)] + \text{FT}[f_2(t)]$$

■ FT 的尺度变换特性

$$\text{FT}[f(at)] = \frac{1}{|a|} F\left(\frac{\omega}{a}\right)$$

■ FT 的卷积特性（时域卷积定理、频域卷积定理）

$$\text{FT}[f_1(t) * f_2(t)] = \text{FT}[f_1(t)] \cdot \text{FT}[f_2(t)]$$

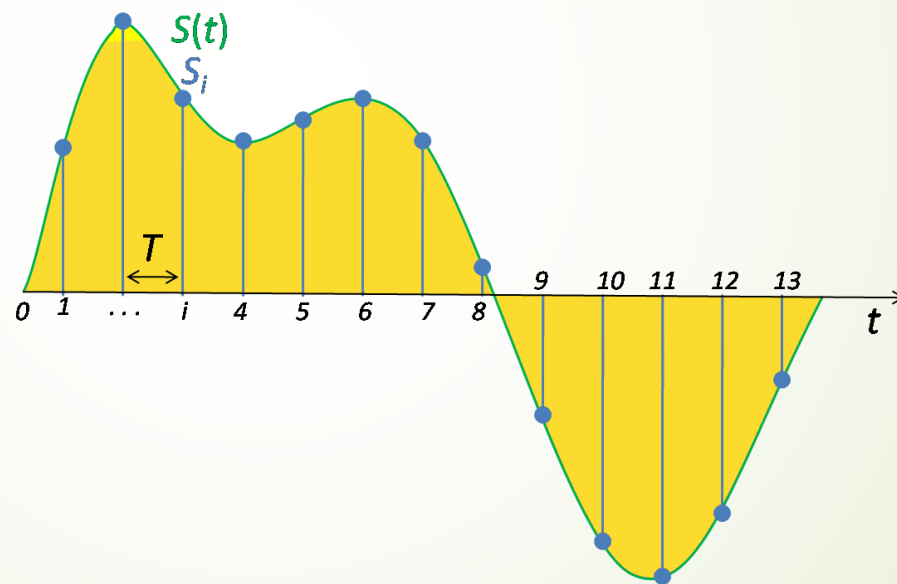
$$\text{IFT}[F_1(\omega) * F_2(\omega)] = \frac{1}{2\pi} \text{IFT}[F_1(\omega)] \cdot \text{IFT}[F_2(\omega)]$$

迷思 2

- 在数学上，傅里叶变换能把信号从时域变换到频域
 - 但是在计算机中，我们似乎不可能对这些连续函数进行计算
 - 甚至不能存储连续函数……
-
- 先考虑问题的第一步：
 - 如果有一个信号，如何在计算机中表示它？

采样

- 一个最直接的解决方法
- 每隔一定的时间，获取这个时刻的信号的值，保存下来
- 连续 → 离散
- 函数 → 序列
- 实数 → 浮点数



采样

▀ 采样的数学定义：

$$f'(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} f(nT)\delta(t - nT)$$

▀ 采样间隔：

$$T$$

▀ 采样频率：

$$f_s = \frac{1}{T}$$

▀ 采样角频率：

$$\omega_s = \frac{2\pi}{T}$$

迷思 3

- 一个信号在被采样时，肯定会丢失一些信息
 - 那么采样对于傅里叶变换等分析，会有什么影响？
-
- 具体描述这个问题：
 - 一个信号在被采样之后，它的傅里叶变换结果（频域）会发生什么变化？
-
- 另一个相关的问题：
 - 是否有可能，在一定条件下，从采样后的信号恢复出原信号？

采样的性质

- 采样的定义：

$$f'(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} f(nT)\delta(t - nT)$$

- 根据**频域卷积定理**，即

$$\text{IFT}[F_1(\omega) * F_2(\omega)] = \frac{1}{2\pi} \text{IFT}[F_1(\omega)] \cdot \text{IFT}[F_2(\omega)]$$

- 可以推导出：

$$F'(\omega) = \frac{1}{T} \sum_{n=-\infty}^{\infty} F(\omega - n\omega_s)$$

- 即，在时域对信号进行采样，就相当于在频域对信号进行以 ω_s 为周期的延拓

采样定理

- 考虑一个（实）信号
- 它的频谱是关于原点共轭对称的
- 假设其截止频率为 ω_M
- 考虑对它进行采样
- 如果 $2\omega_M > \omega_s$ ，则采样后信号的频谱相比于原来的频谱会发生相互重叠：**混叠**
- 如果 $2\omega_M \leq \omega_s$ ，则不会发生混叠，且原信号能由采样信号**唯一确定**
- 我们称 $2\omega_M \leq \omega_s$ 为**满足采样定理**
- 我们称 $[-\omega_s, \omega_s]$ 的频率区间为**奈奎斯特区间 (Nyquist Interval)**

采样定理

- 我们称 $\omega_s < 2\omega_M$ 的采样为欠采样，这会使信号的频谱发生混叠



采样率：44100 Hz



采样率：11025 Hz

- 另一个欠采样的例子：高速转动的车轮、电风扇看上去向相反方向转

迷思 4

- 已知对一个信号的采样满足采样定理
- 此时这个信号可以由采样后的信号唯一确定
- 那么如何从采样后的信号恢复原信号呢？
- 一个最简单的方法：
- 用 FT 变换到频域，截取 $[-\omega_s, \omega_s]$ 这个频率区间，然后用 IFT 变换回时域



离散时间傅里叶变换 DTFT

- 对一个采样后的信号进行傅里叶变换：

$$\begin{aligned} F(\omega) &= \int_{-\infty}^{\infty} \sum_{n=-\infty}^{\infty} f(nT) \delta(t - nT) e^{-j\omega t} dt \\ &= \sum_{n=-\infty}^{\infty} f(nT) e^{-j\omega nT} \end{aligned}$$

- 我们称上述变换为离散时间傅里叶变换 (Discrete Time Fourier Transform)
- 注意 DTFT 的结果是以 $\omega_s = \frac{2\pi}{T}$ 为周期重复的

离散时间傅里叶变换 DTFT

- 考虑到采样后的信号本质上是个序列
- 可以将 DTFT 的输入信号当做序列处理，也就是将采样频率看作“1”（频率归一化）
- 即：

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

- 我们能得到这些概念：
- T 秒：物理时间、物理频率（模拟频率）、模拟信号
- “1”：数字时间、数字频率、数字信号
- 注意：该 DTFT 的结果以 2π 为周期重复

逆离散时间傅里叶变换 IDTFT

- 由于 IFT 是存在的，所以根据 IFT 和 DTFT 的定义，能得到 IDTFT：

$$f(nT) = \frac{1}{\omega_s} \int_{-\frac{\omega_s}{2}}^{\frac{\omega_s}{2}} F(\omega) e^{j\omega nT} d\omega$$

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

- 从另一个角度说，通过类比 FS 的逆变换，也可以推出上述公式

迷思 5

- 我们现在有了数字信号，很棒棒，但是还有两个遗留问题：
 - 1. DTFT 的输入是无限长的信号（序列），在计算机中存不下？
 - 2. DTFT 的频谱的定义域仍然是实数，在计算机中无法计算或存储？
-
- 第一个问题：
 - 很简单，直接把输入序列截断，只保留长度为 L 的一部分
-
- 第二个问题：
 - 很麻烦，但是可以考虑，在频谱的一个奈奎斯特区间中，只求出 N 个点的值！

迷思 5 (续)

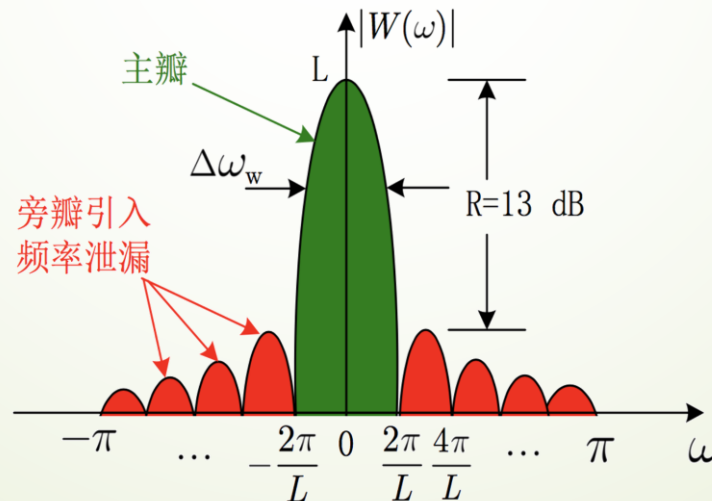
➤ 第一个问题：

➤ 将序列截断，相当于对整个序列乘上一个窗函数 (Window Function)，即

$$w(n) = \begin{cases} 1, & 0 \leq n < L \\ 0, & \text{others} \end{cases}$$

➤ $w(n)$ 的 FT 结果类似于 Sa 函数 ($Sa(t) = \frac{\sin t}{t}$)

➤ 那么根据**频域卷积定理**，该序列频谱会和 $w(n)$ 的 FT 结果做卷积，发生**频率泄露**



迷思 5 (续)

- 第二个问题：
- 在频域只求出 N 个等间隔的点的值，会丢失一些频谱信息
- ★ 事实上，根据采样的性质，这相当于在时域上以 N 为周期将信号重复……
- 这说明当 N 不小于 L 的时候，求出的频谱的点值是正确的

- 不论如何，我们得到了一个 L 点信号到 N 点频域的**离散变换**

离散傅里叶变换 DFT

- 这个离散变换就叫离散傅里叶变换 (Discrete Fourier Transform)

$$X(k) = \sum_{n=0}^{L-1} x(n)W_N^{nk}, k = 0, 1, \dots, N-1$$

- 其中

$$W_N^{nk} = e^{-jnk\frac{2\pi}{N}}$$

迷思 6

- DFT 能将一个 L 点的序列变换成一个 N 点的序列
- 那么 N 和 L 应该是什么样的关系呢？
- 猜想：出于对称性，我们选择 $N = L$ ？

离散傅里叶变换中 N 和 L 的关系

$$X(k) = \sum_{n=0}^{L-1} x(n)W_N^{nk}, k = 0, 1, \dots, N-1$$

- 考虑 $N > L$:
 - 我们将序列末尾补 $N - L$ 个 0, 这不会影响 DFT 的结果
- 考虑 $N < L$:
 - 这相当于先将原序列下标 mod N 叠加后, 再进行 DFT (即, 时域混叠)
- 结论 : 为了方便, $N = L$

迷思 7

- 既然有了 DFT，那么是否存在 IDFT？
- 如果存在，那么 IDFT 是什么样的？

➤ 大胆猜想，~~无需证明~~小心求证

➤ 猜想 IDFT 的公式为：

$$x(n) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) W_N^{-nk}, n = 0, 1, \dots, N-1$$

迷思 7 (续)

- 小心求证：
- 考虑到 DFT 是线性变换，即

$$X = Ax$$
$$A_{ij} = W_N^{ij}$$

- 我们能够证明

$$BA = I$$

- 其中

$$B_{ij} = \frac{1}{N} W_N^{-ij}$$

- 这说明 IDFT 是 DFT 的逆运算

$$x(n) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) W_N^{-nk}, n = 0, 1, \dots, N-1$$

逆离散傅里叶变换 IDFT

$$x(n) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) W_N^{-nk}, n = 0, 1, \dots, N-1$$

- 只是把 DFT 的 W_N^{nk} 换成了 W_N^{-nk}
- 并且把结果除以 N

离散傅里叶变换的一些性质

- 奇偶虚实性 (请在 30s 内读完这段话)
- 奇对称和偶对称序列：
 - 奇函数的 DFT 是奇函数
 - 偶函数的 DFT 是偶函数
- 实序列：
 - 实偶函数的 DFT 是实偶函数；实奇函数的 DFT 是虚奇函数
 - 实函数的 DFT，实部是偶函数，虚部是奇函数；模是偶函数，相位是奇函数
- 虚序列：
 - 虚偶函数的 DFT 是虚偶函数；虚奇函数的 DFT 是实奇函数
 - 虚函数的 DFT，实部是奇函数，虚部是偶函数；模是偶函数，而相位是奇函数

离散傅里叶变换的一些性质

➤ 频移

$$X(k-l) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n)W_N^{n(k-l)} = \sum_{n=0}^{N-1} [x(n)W_N^{-nl}]W_N^{nk}$$

➤ 时移

$$\text{DFT}[x(n-m)] = W_N^{mk} X(k)$$

➤ 时域卷积

$$\text{DFT}_N[x(n) * y(n)] = \text{DFT}_N[x(n)] \cdot \text{DFT}_N[y(n)]$$

➤ 频域卷积

$$\text{IDFT}_N[X(k) * Y(k)] = \frac{1}{N} \text{IDFT}_N[X(k)] \cdot \text{IDFT}_N[Y(k)]$$

FS、FT、DTFT、DFT 的比较

- 傅里叶级数 FS :
 - 周期信号、离散频率、频率分量的值
- 傅里叶变换 FT :
 - 非周期信号、连续频率、频率分量的密度
- 离散时间傅里叶变换 DTFT :
 - 非周期采样信号、连续频率、频率分量的密度
- 离散傅里叶变换 DFT :
 - 有限长度非周期采样信号、离散频率、对应 DTFT 频谱频率分量的密度

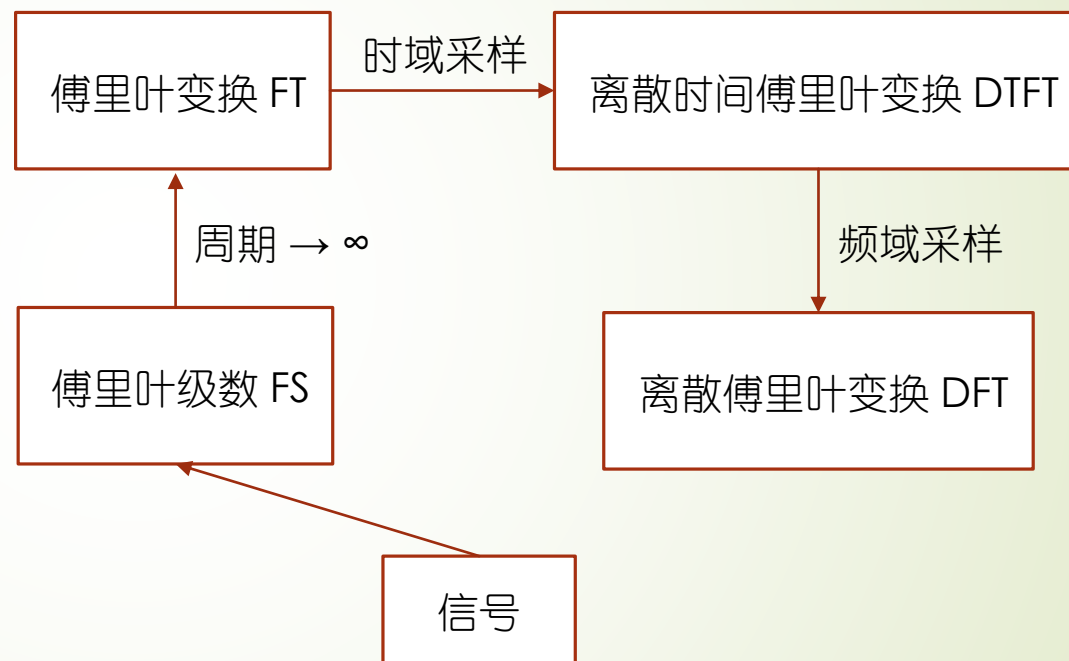
第一部分：傅里叶变换与信号处理

➤ 信号与信号处理

- 信号的概念
- 信号的描述
- 信号的基本运算
- 一些特殊的信号

➤ 傅里叶变换

- 傅里叶级数 FS
- 傅里叶变换 FT
- 信号与采样
- 离散时间傅里叶变换 DTFT
- 离散傅里叶变换 DFT



Have a break ~

- “三小时学会 DFT 和 FFT”
- 现在已经过去一半啦……
- 课件在这里 ↘

