

2019 Summer Second Homework

郭炜

Abstract—本次报告分为两部分。第一部分介绍了傅里叶变换的一些基本性质并对其进行证明。第二部分，学习了 **IRLS** 算法的数学知识，并使用 **IRLS** 算法对图像进行了去模糊的处理。

Index Terms—傅里叶变换，**IRLS** 算法，图像去模糊

I. 傅里叶变换

本节会介绍并证明傅里叶变化的一些基本性质。

$$F(\omega) = F[f(t)] = \int_{-\infty}^{\infty} f(t)e^{-i\omega t} dt \quad (1)$$

A. 基的正交性和归一性

傅里叶变换可以定义在任何正交的函数上，三角函数系是其中的特例，下面根据三角函数系来进行证明，采用的正交基如下所示：

$$\{1, \cos x, \sin x, \cos(2x), \sin(2x) \cdots\} \quad (2)$$

下面证明任意两个不同函数的乘积再区间 $[0, 2\pi]$ 上的积分等于 0。

n 为整数，因此三角函数的周期为 $T = 2\pi/n$ 。

$$\int_0^{2\pi} 1 * \cos(nx) dx = 0 (n \in Z) \quad (3)$$

$$\int_0^{2\pi} 1 * \sin(nx) dx = 0 (n \in Z) \quad (4)$$

$0 - 2\pi$ 的区间可认为是 n 个周期组成，因此积分为 0。

$$\begin{aligned} & \int_0^{2\pi} \cos(nx) * \cos(mx) dx \\ &= \int_0^{2\pi} [\cos(n+m)x + \cos(n-m)x] dx \\ &= 0 (n \in Z, m \in Z) \end{aligned} \quad (5)$$

$$\begin{aligned} & \int_0^{2\pi} \sin(nx) * \sin(mx) dx \\ &= \int_0^{2\pi} [\cos(n-m)x - \cos(n+m)x] dx \\ &= 0 (n \in Z, m \in Z) \end{aligned} \quad (6)$$

$$\begin{aligned} & \int_0^{2\pi} \sin(nx) * \cos(mx) dx \\ &= \int_0^{2\pi} [\sin(n+m)x + \sin(n-m)x] dx \\ &= 0 (n \in Z, m \in Z) \end{aligned} \quad (7)$$

因此，傅里叶变换的基具有正交性。

B. 线性性质

若信号为 $f_1(t)$ 和 $f_2(t)$ 的傅里叶变换为 $F_1(\omega)$ 和 $F_2(\omega)$ ， $F[f_1(t)] = F_1(\omega)$ ， $F[f_2(t)] = F_2(\omega)$ ，则对于任意的常数 a 和 b ，有 $F[af_1(t) + bf_2(t)] = aF_1(\omega) + bF_2(\omega)$ 。

傅里叶变换公式的定义以及积分具有可加性，显然，傅里叶变换具有线性性质。进一步推广可知以下公式。

$$\begin{aligned} F[f_i(t)] &= F_i(\omega), i = 1, 2, \dots, n \\ F\left[\sum_{i=0}^n a_i f_i(t)\right] &= \sum_{i=0}^n a_i F_i(\omega) \end{aligned} \quad (8)$$

C. 尺度变换性质

$$\begin{aligned} F(j\omega) &= \int_{-\infty}^{\infty} f(at)e^{-j\omega t} dt \\ &\xrightarrow{t=\frac{t'}{a}} \begin{cases} \int_{-\infty}^{\infty} f(t')e^{-j\frac{\omega t'}{a}} d\frac{t'}{a}, a > 0 \\ \int_{\infty}^{-\infty} f(t')e^{-j\frac{\omega t'}{a}} d\frac{t'}{a}, a < 0 \end{cases} \\ &= \frac{1}{|a|} \int_{-\infty}^{\infty} f(t)e^{-j\frac{\omega}{a}t} dt = \frac{1}{|a|} F\left(j\frac{\omega}{a}\right) \end{aligned} \quad (9)$$

D. 时域卷积定理

$$\begin{aligned} F(j\omega) &= \int_{-\infty}^{\infty} f(t-t_0)e^{-j\omega t} dt \\ &\xrightarrow{t=t'+t_0} \int_{-\infty}^{\infty} f(t')e^{-j\omega(t'+t_0)} dt' \\ &= e^{-j\omega t_0} \int_{-\infty}^{\infty} f(t)e^{-j\omega t} dt \end{aligned} \quad (10)$$

E. 频域卷积定理

$$\begin{aligned} f(t) &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} F(j(\omega-\omega_0))e^{j\omega t} d\omega \\ &\xrightarrow{\omega=\omega'+\omega_0} \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} F(j\omega')e^{j(\omega'+\omega_0)t} d\omega' \\ &= e^{j\omega_0 t} \cdot \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} F(j\omega)e^{j\omega t} d\omega \\ &= e^{j\omega_0 t} f(t) \end{aligned} \quad (11)$$

F. Parseval 定理

Parseval 定理通常描述为以下形式：

$$\int_{-\infty}^{\infty} |x(t)|^2 dt = \int_{-\infty}^{\infty} |X(f)|^2 df \quad (12)$$

其中 $X(f) = \mathcal{F}\{x(t)\}$ 为 $x(t)$ 的连续傅里叶变换, f 表示 x 的频率分量。波形 $x(t)$ 在时间域累积的总能量与该波形的傅里叶变换 $X(f)$ 在频率域累积的总能量相等。

连续傅里叶变换 (CTFT) 的 Parseval 定理证明如下:

$$\begin{aligned}
 & \int_{-\infty}^{\infty} |x(t)|^2 dt \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} x(t)x^*(t) dt \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} x(t) \left[\int_{-\infty}^{\infty} X^*(f)e^{-j2\pi ft} df \right] dt \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} X^*(f) \left[\int_{-\infty}^{\infty} x(t)e^{-j2\pi ft} dt \right] df \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} X^*(f)X(f) df \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} |X(f)|^2 df
 \end{aligned} \tag{13}$$

II. IRLS 算法实现

IRLS 理论公式如下:

$$(2\lambda W X_{j-1}^{-1} + k^T k) x = k^T y \tag{14}$$

由于算力资源限制, 略去了权重因素, 简化为:

$$(2\lambda X_{j-1}^{-1} + k^T k) x = k^T y \tag{15}$$

本次算法实现选取的是一张 cifar-10 中的青蛙图像, 大小为 32*32。



Fig. 1: 原始图片

为了方便操作, 首先将该图像转化为单通道的灰度图像。



Fig. 2: 灰度图片

对于该图像, 使用了 13*13 大小的模糊核, 采用了 valid 模式进行卷积, 得到了 20*20 大小的模糊图像。该模式保留了原始图像的中心部分。

将模糊图像拉伸为 400*1 的向量来初始化 x 和 y 。根据已知的模糊核与图像卷积的过程转化为矩阵相乘的形式。

$$k_{original} \otimes x_{original} = k * x \tag{16}$$

如此根据给定的模糊核以及图像得到算法实现所需的 k 。



Fig. 3: 模糊图片

计算过程中, 大矩阵求逆的过程对于计算资源要求较高, 因此采用了共轭梯度法来进行矩阵求解, 这一举措也避免了出现奇异矩阵的特殊情形, 将特殊情况统一化处理了。



Fig. 4: 去模糊图片

采用 IRLS 算法后, 对模糊图像进行去模糊处理, 经过 10 次迭代后得到的清晰图像如下所示。

该模式操作起来会简化很多, 但是会损失一些边缘信息, 相比模糊图像, 边缘及中心的图像信息变得丰富, 但相比原始图像还有所不足。

REFERENCES

- [1] <https://zh.wikipedia.org/wiki/希尔伯特空间>
- [2] <https://zh.wikipedia.org/wiki/帕塞瓦尔定理>