

Contents

傅里叶变换	2
基本公式	2
欧拉公式	2
连续傅里叶变换	2
离散傅里叶变换	2
极坐标形式	3
基本性质	3
平移性	3
周期性	4
对称性	5
奇偶性	5
线性	7
卷积	7
相关	8
尺度变换	9
时移	9
冲激函数	9
基本步骤	9
频率域滤波	10
低通滤波器	10
理想低通滤波器	10
高斯低通滤波器	10
巴特沃斯低通滤波器	11
高通滤波器	11
理想高通滤波器	12
高斯高通滤波器	12
巴特沃斯高通滤波器	12
频率域中的拉普拉斯	12
频率域中的钝化掩蔽	12
选择性滤波	13
带阻滤波器和带通滤波器	13
陷波滤波器	14

傅里叶变换

基本公式

欧拉公式

$$\begin{aligned}e^{j\theta} &= \cos \theta + j \sin \theta \\e^{-j\theta} &= \cos(-\theta) + j \sin(-\theta) \\&= \cos \theta - j \sin \theta \\e^{j\pi} &= \cos \pi + j \sin \pi = -1 \\e^{j\pi x} &= \cos \pi x + j \sin \pi x = (-1)^x\end{aligned}$$

连续傅里叶变换

一维连续傅里叶变换公式及其反变换公式:

$$\begin{aligned}\mathfrak{F}\{f(t)\} &= \int_{-\infty}^{\infty} f(t)e^{-j2\pi ut} dt = F(u) \\ \mathfrak{F}^{-1}\{F(u)\} &= \int_{-\infty}^{\infty} F(u)e^{j2\pi ut} du = f(t)\end{aligned}$$

二维连续傅里叶变换公式及其反变换公式:

$$\begin{aligned}F(u, v) &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y)e^{-j2\pi(ux+vy)} dx dy \\ f(x, y) &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} F(u, v)e^{j2\pi(ux+vy)} du dv\end{aligned}$$

离散傅里叶变换

一维离散傅里叶变换公式及其反变换公式:

$$\begin{aligned}F(u) &= \frac{1}{N} \sum_{x=0}^{N-1} f(x)e^{-j2\pi ux/N} \\ f(x) &= \sum_{u=0}^{N-1} F(u)e^{j2\pi ux/N}\end{aligned}$$

可以看出 x 和 u 的取值范围都是 $0, 1, 2, \dots, N-1$, x 是空间域的坐标, u 是频率域的坐标。

二维离散傅里叶变换公式及其反变换公式:

$$F(u, v) = \frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) e^{-j2\pi(ux/M+vy/N)}$$
$$f(x, y) = \sum_{u=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} F(u, v) e^{j2\pi(ux/M+vy/N)}$$

易得:

$$F(0, 0) = \frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) = \bar{f}$$

极坐标形式

令 $\Re(u, v)$ 表示实部, $\Im(u, v)$ 表示虚部, 那么有:

$$F(u, v) = |F(u, v)| e^{j\phi(u, v)} \quad \text{极坐标形式}$$
$$|F(u, v)| = \sqrt{\Re^2(u, v) + \Im^2(u, v)} \quad \text{幅度谱或频率谱}$$
$$\phi(u, v) = \arctan \frac{\Im(u, v)}{\Re(u, v)} \quad \text{相角或相位谱}$$
$$P(u, v) = |F(u, v)|^2 = \Re^2(u, v) + \Im^2(u, v) \quad \text{功率谱}$$

基本性质

平移性

平移是针对离散傅里叶变换而言的, 对连续时域的讨论见时移。

$$\begin{aligned}
 F(u - u_0, v - v_0) &= \frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) e^{-j2\pi((u-u_0)x/M+(v-v_0)y/N)} \\
 &= \frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) e^{-j2\pi(ux/M+vy/N)} e^{j2\pi(u_0x/M+v_0y/N)} \\
 &= \frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} [f(x, y) e^{j2\pi(u_0x/M+v_0y/N)}] e^{-j2\pi(ux/M+vy/N)} \\
 &\Leftrightarrow f(x, y) e^{j2\pi(u_0x/M+v_0y/N)} \\
 f(x - x_0, y - y_0) &= \sum_{u=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} F(u, v) e^{j2\pi(u(x-x_0)/M+v(y-y_0)/N)} \\
 &= \sum_{u=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} F(u, v) e^{j2\pi(ux/M+vy/N)} e^{-j2\pi(ux_0/M+vy_0/N)} \\
 &= \sum_{u=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} [F(u, v) e^{-j2\pi(ux_0/M+vy_0/N)}] e^{j2\pi(ux/M+vy/N)} \\
 &\Leftrightarrow F(u, v) e^{-j2\pi(ux_0/M+vy_0/N)}
 \end{aligned}$$

周期性

二维傅里叶变换在 u 方向和 v 方向都是无限周期的，即：

$$\begin{aligned}
 F(u, v) &= F(u + k_1M, v + k_2N) \\
 f(x, y) &= f(x + k_1M, y + k_2N) \\
 \text{where } k_1 &\in \mathbb{Z}, k_2 \in \mathbb{Z}
 \end{aligned}$$

假设我们将 $F(u, v)$ 平移，令 $u_0 = \frac{M}{2}$, $v_0 = \frac{N}{2}$ ，那么：

$$F(u - \frac{M}{2}, v - \frac{N}{2}) \Leftrightarrow f(x, y) e^{j\pi(x+y)}$$

因为 $e^{j\pi x} = (-1)^x$ ，所以：

$$F(u - \frac{M}{2}, v - \frac{N}{2}) \Leftrightarrow f(x, y) (-1)^{x+y}$$

所以频率域滤波的第一步就是用 $(-1)^{x+y}$ 乘以空间域的图像，来进行中心变换，这样就可以将频率域的原点移动到空间域的中心，然后再进行图像的傅里叶变换。

对称性

对于二维离散傅里叶变换, $f(x, y) \in \mathbb{R}$, 且 $x, y, u, v \in \mathbb{Z}$, 那么:

$$\begin{aligned}
 F(u, v) &= \frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) e^{-j2\pi(ux/M + vy/N)} \\
 &= \underbrace{\frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) \cos(2\pi(ux/M + vy/N))}_{\mathbb{R}} - j \underbrace{\frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) \sin(2\pi(ux/M + vy/N))}_{\mathbb{R}} \\
 F(-u, -v) &= \frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) e^{-j2\pi(-ux/M - vy/N)} \\
 &= \frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) e^{j2\pi(ux/M + vy/N)} \\
 &= \frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) \cos(2\pi(ux/M + vy/N)) + j \frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) \sin(2\pi(ux/M + vy/N)) \\
 &= F^*(u, v)
 \end{aligned}$$

同样

$$|F(-u, -v)| = |F(u, v)|$$

奇偶性

先前讨论的二维离散傅里叶变换都是在实数域上的, 而奇偶性是针对连续复数域上的函数 $f(x, y)$ 而言的, 这里我们对一维连续傅里叶变换进行讨论, 二维的情况类似。

$$\begin{aligned}
 F(u) &= \int_{-\infty}^{\infty} f(x) e^{-j2\pi ux} dx \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \cos(2\pi ux) dx - j \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \sin(2\pi ux) dx
 \end{aligned}$$

我们首先讨论 $f(x)$ 是实函数或虚函数的情况:

1. 若 $f(x)$ 是实函数, 那么:

$$\begin{aligned}F(-u) &= \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \cos(-2\pi ux) dx - j \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \sin(-2\pi ux) dx \\&= \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} f(x) \cos(2\pi ux) dx}_{\Re} + j \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} f(x) \sin(2\pi ux) dx}_{\Im} \\&= \left[\int_{-\infty}^{\infty} f(x) \cos(2\pi ux) dx - j \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \sin(2\pi ux) dx \right]^* \\&= F^*(u)\end{aligned}$$

2. 若 $f(x)$ 是虚函数, 那么:

$$\begin{aligned}F(-u) &= \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \cos(-2\pi ux) dx - j \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \sin(-2\pi ux) dx \\&= \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} f(x) \cos(2\pi ux) dx}_{\Im} + j \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} f(x) \sin(2\pi ux) dx}_{\Re} \\&= -\left[\int_{-\infty}^{\infty} f(x) \cos(2\pi ux) dx - j \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \sin(2\pi ux) dx \right]^* \\&= -F^*(u)\end{aligned}$$

接着讨论 $f(x)$ 是偶函数或奇函数的情况:

1. 若 $f(x)$ 是偶函数, 那么:

$$\begin{aligned}\int_{-\infty}^{\infty} f(x) \cos(2\pi ux) dx &= 2 \int_0^{\infty} f(x) \cos(2\pi ux) dx \\ \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \sin(2\pi ux) dx &= 0 \\ F(u) &= \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \cos(2\pi ux) dx \\ F(-u) &= \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \cos(2\pi ux) dx + j \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \sin(2\pi ux) dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \cos(2\pi ux) dx \\ &= F(u)\end{aligned}$$

2. 若 $f(x)$ 是奇函数, 那么:

$$\begin{aligned}\int_{-\infty}^{\infty} f(x) \cos(2\pi ux) dx &= 0 \\ \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \sin(2\pi ux) dx &= 2 \int_0^{\infty} f(x) \sin(2\pi ux) dx \\ F(u) &= -j \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \sin(2\pi ux) dx \\ F(-u) &= \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \cos(2\pi ux) dx + j \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \sin(2\pi ux) dx \\ &= j \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \sin(2\pi ux) dx \\ &= -F(u)\end{aligned}$$

说明 $F(u)$ 的奇偶性取决于 $f(x)$ 的奇偶性

线性

$$\mathfrak{F}\{\alpha f(x, y) + \beta g(x, y)\} = \alpha \mathfrak{F}\{f(x, y)\} + \beta \mathfrak{F}\{g(x, y)\}$$

卷积

以一维连续卷积为例:

$$(f \star h)(t) = \int_{-\infty}^{\infty} f(\tau) h(t - \tau) d\tau$$

对其进行傅里叶变换:

$$\begin{aligned}
 \mathfrak{F}\{(f \star h)(t)\} &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(\tau)h(t-\tau)d\tau e^{-j2\pi ut} dt \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} f(\tau) \left[\int_{-\infty}^{\infty} h(t-\tau)e^{-j2\pi ut} dt \right] d\tau \\
 &\quad \text{令 } t - \tau = m \text{ 则 } t = m + \tau, dt = dm \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} f(\tau) \left[\int_{-\infty}^{\infty} h(m)e^{-j2\pi u(m+\tau)} dm \right] d\tau \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} f(\tau) \left[\int_{-\infty}^{\infty} h(m)e^{-j2\pi um} dm \right] e^{-j2\pi u\tau} d\tau \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} f(\tau)H(u)e^{-j2\pi u\tau} d\tau \\
 &= H(u) \int_{-\infty}^{\infty} f(\tau)e^{-j2\pi u\tau} d\tau \\
 &= H(u)F(u)
 \end{aligned}$$

所以空间域上的卷积在频率域上就是乘积。此外，频率域的卷积类似于空间域的乘积。

$$\begin{aligned}
 (f \star h)(t) &\Leftrightarrow F(u)H(u) \\
 (f \cdot h)(t) &\Leftrightarrow (F \star H)(u)
 \end{aligned}$$

相关

复习一下空域上的二维卷积：

$$(f \star h)(x, y) = \frac{1}{MN} \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} f(m, n)h(x-m, y-n)$$

空域上的离散相关与内积类似，定义为：

$$(f \circ h)(x, y) = \frac{1}{MN} \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} f^*(m, n)h(x+m, y+n)$$

$$\begin{aligned}
 (f \circ h)(x, y) &\Leftrightarrow F^*(u, v)H(u, v) \\
 f^*(x, y)h(x, y) &\Leftrightarrow (F \circ H)(u, v) \\
 (f \circ f)(x, y) &\Leftrightarrow |F(u, v)|^2 \\
 |f(x, y)|^2 &\Leftrightarrow (F \circ F)(u, v)
 \end{aligned}$$

尺度变换

$$\begin{aligned}\mathfrak{F}\{f(at)\} &= \int_{-\infty}^{\infty} f(at)e^{-j2\pi ut} dt \\ \text{令 } at = \tau \text{ 则 } t &= \frac{\tau}{a}, dt = \frac{d\tau}{a} \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} f(\tau)e^{-j2\pi \frac{u}{a}\tau} \frac{d\tau}{a} \\ &= \frac{1}{a} \int_{-\infty}^{\infty} f(\tau)e^{-j2\pi \frac{u}{a}\tau} d\tau \\ &= \frac{1}{a} F\left(\frac{u}{a}\right)\end{aligned}$$

时移

与空域类似，时域上的平移也满足类似的性质，即：

$$\begin{aligned}\mathfrak{F}\{f(t - t_0)\} &= \int_{-\infty}^{\infty} f(t - t_0)e^{-j2\pi ut} dt \\ \text{令 } t - t_0 = \tau \text{ 则 } t &= \tau + t_0, dt = d\tau \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} f(\tau + t_0)e^{-j2\pi u(\tau + t_0)} d\tau \\ &= e^{-j2\pi ut_0} \int_{-\infty}^{\infty} f(\tau + t_0)e^{-j2\pi u\tau} d\tau \\ &= e^{-j2\pi ut_0} F(u)\end{aligned}$$

冲激函数

$$\begin{aligned}\mathfrak{F}\{\delta(t)\} &= \int_{-\infty}^{\infty} \delta(t)e^{-j2\pi ut} dt \\ &= e^{-j2\pi u0} = 1 \\ \mathfrak{F}\{\delta(t - t_0)\} &= \int_{-\infty}^{\infty} \delta(t - t_0)e^{-j2\pi ut} dt \\ &= e^{-j2\pi ut_0}\end{aligned}$$

基本步骤

频率域滤波的基本步骤如下：

1. 用 $(-1)^{x+y}$ 乘以空间域的图像, 来进行中心变换, 这样就可以将频率域的原点移动到空间域的中心, 然后再进行图像的傅里叶变换。
2. 计算图像的傅里叶变换 $F(u, v)$ 。
3. 用滤波器 $H(u, v)$ 乘以 $F(u, v)$, 得到 $G(u, v)$ 。
4. 计算 $G(u, v)$ 的反傅里叶变换 $g(x, y)$ 。
5. 保留 $g(x, y)$ 的实部。
6. 用 $(-1)^{x+y}$ 乘以 $g(x, y)$, 得到 $g'(x, y)$ 。

更完整地, 我们一般先对图像进行填充使其大小为 $P \times Q$, 其中 $P = 2M$, $Q = 2N$, 然后再乘上 $(-1)^{x+y}$; 同样, 反变换处理后的图像最终也要裁剪, 我们保留左上角的 $M \times N$ 部分。

频率域滤波

频率域滤波是指在频率域上将滤波器 $H(u, v)$ 乘以图像的傅里叶变换 $F(u, v)$, 得到 $G(u, v)$, 然后再将 $G(u, v)$ 进行反傅里叶变换, 得到滤波后的图像 $g(x, y)$ 。

$$g(x, y) = \Re\{\mathfrak{F}^{-1}\{H(u, v)F(u, v)\}\}(-1)^{x+y}$$

低通滤波器

理想低通滤波器

$$H(u, v) = \begin{cases} 1 & \text{if } D(u, v) \leq D_0 \\ 0 & \text{if } D(u, v) > D_0 \end{cases}$$

其中 $D(u, v)$ 表示频率域上的距离, D_0 表示截止频率。

$$D(u, v) = \sqrt{\left(u - \frac{P}{2}\right)^2 + \left(v - \frac{Q}{2}\right)^2}$$

理想低通滤波器包含的功率比例为:

$$p_{D_0} = \frac{\sum_{D(u,v) \leq D_0} |F(u, v)|^2}{\sum_{u=0}^{P-1} \sum_{v=0}^{Q-1} |F(u, v)|^2}$$

高斯低通滤波器

二维频域上截止频率为 D_0 的高斯低通滤波器:

$$H(u, v) = e^{-D^2(u, v)/2D_0^2}$$

一维频域上的标准差为 σ 的高斯低通滤波器:

$$H(u) = Ae^{-\frac{u^2}{2\sigma^2}}$$

反求空间域的滤波器:

$$\begin{aligned} h(x) &= \mathfrak{J}^{-1}\{H(u)\} \\ &= \mathfrak{J}^{-1}\{Ae^{-\frac{u^2}{2\sigma^2}}\} \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} Ae^{-\frac{u^2}{2\sigma^2}} e^{j2\pi ux} du \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} Ae^{-\frac{u^2}{2\sigma^2} + j2\pi ux} du \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} Ae^{-\left(\frac{u}{\sqrt{2}\sigma} - j\sqrt{2}\pi\sigma x\right)^2} e^{-2\pi^2\sigma^2 x^2} du \\ &= Ae^{-2\pi^2\sigma^2 x^2} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\left(\frac{u}{\sqrt{2}\sigma} - j\sqrt{2}\pi\sigma x\right)^2} du \\ &= Ae^{-2\pi^2\sigma^2 x^2} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(u - j2\pi\sigma^2 x)^2} du \\ &\text{令 } r = u - j2\pi\sigma^2 x \text{ 则 } u = r + j2\pi\sigma^2 x, du = dr \\ &= A\sigma\sqrt{2\pi}e^{-2\pi^2\sigma^2 x^2} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{r^2}{2\sigma^2}} dr \\ &= A\sigma\sqrt{2\pi}e^{-2\pi^2\sigma^2 x^2} \end{aligned}$$

巴特沃斯低通滤波器

$$H(u, v) = \frac{1}{1 + [D(u, v)/D_0]^{2n}}$$

越接近原点的频率越容易通过滤波器, n 越大, 越接近理想低通滤波器。

高通滤波器

频率域上的高通滤波器可以通过频率域上的低通滤波器得到, 即:

$$H_{hp}(u, v) = 1 - H_{lp}(u, v)$$

理想高通滤波器

$$H(u, v) = \begin{cases} 0 & \text{if } D(u, v) \leq D_0 \\ 1 & \text{if } D(u, v) > D_0 \end{cases}$$

高斯高通滤波器

$$H(u, v) = 1 - e^{-\frac{D^2(u, v)}{2D_0^2}}$$

巴特沃斯高通滤波器

$$H(u, v) = \frac{1}{1 + [D_0/D(u, v)]^{2n}}$$

注意巴特沃斯低通滤波器和高通滤波器的分母不同

频率域中的拉普拉斯

$$H(u, v) = -4\pi^2[(u - \frac{P}{2})^2 + (v - \frac{Q}{2})^2] = -4\pi^2 D^2(u, v)$$

给定图像 $f(x, y)$ 的傅里叶变换 $F(u, v)$, 那么其拉普拉斯算子为:

$$\nabla^2 f(x, y) = \mathfrak{J}^{-1}\{H(u, v)F(u, v)\}$$

对应的图像增强/锐化方法为:

$$g(x, y) = f(x, y) + c\nabla^2 f(x, y)$$

如果 $H(u, v)$ 是负数, 那么 $c = -1$, 与拉普拉斯核的中心系数的正负关系类似。

$$\begin{aligned} g(x, y) &= \mathfrak{J}^{-1}\{F(u, v) - H(u, v)F(u, v)\} \\ &= \mathfrak{J}^{-1}\{F(u, v)(1 + 4\pi^2 D^2(u, v))\} \end{aligned}$$

频率域中的钝化掩蔽

空域的钝化掩蔽是从原始图像中减去一个平滑图像, 从而得到边缘图像:

$$g_{mask} = f(x, y) - (f \star h_{lp})(x, y)$$

再将边缘图像加回到原始图像中，从而得到增强的图像：

$$g(x, y) = f(x, y) + kg_{mask}$$

其中 k 是一个常数， h_{lp} 是一个低通滤波器的空域核。对应的频域表示为：

$$\begin{aligned} g_{mask} &\Leftrightarrow F(u, v) - H_{lp}(u, v)F(u, v) \\ g(x, y) &\Leftrightarrow F(u, v) + k[F(u, v) - H_{lp}(u, v)F(u, v)] \\ &\Leftrightarrow (1 + k)F(u, v) - kH_{lp}(u, v)F(u, v) \\ &\Leftrightarrow (1 + k - kH_{lp}(u, v))F(u, v) \end{aligned}$$

选择性滤波

带阻滤波器和带通滤波器

低通滤波器和高通滤波器以截断频率 D_0 为界，分别将低于截断频率和高于截断频率的频率滤除，而带阻滤波器和带通滤波器则是在中心频率 C_0 (频带中心) 附近滤除或保留一定带宽的频率。

理想带阻滤波器：

$$H(u, v) = \begin{cases} 0 & \text{if } C_0 - \frac{W}{2} \leq D(u, v) \leq C_0 + \frac{W}{2} \\ 1 & \text{otherwise} \end{cases}$$

高斯带阻滤波器：

$$H(u, v) = 1 - e^{-\frac{[D(u, v) - C_0]^2}{2\sigma^2}}$$

这个滤波器的问题是 $D(u, v) = 0$ 时 $H(u, v) < 1$ ，对低频信号起到了抑制作用，所以我们可以将其改为修正高斯带阻滤波器：

$$H(u, v) = 1 - e^{-\frac{1}{2}[\frac{D^2(u, v) - C_0^2}{D(u, v)W}]^2}$$

巴特沃斯带阻滤波器：

$$H(u, v) = \frac{1}{1 + [\frac{D(u,v)W}{D^2(u,v)-C_0^2}]^{2n}}$$

陷波滤波器

陷波滤波器假定两个对称的中心频率 $(\frac{M}{2} + u_k, \frac{N}{2} + v_k)$ 和 $(\frac{M}{2} - u_k, \frac{N}{2} - v_k)$, 那么对应的距离为:

$$D_k(u, v) = \sqrt{(u - \frac{M}{2} - u_k)^2 + (v - \frac{N}{2} - v_k)^2}$$

$$D_{-k}(u, v) = \sqrt{(u - \frac{M}{2} + u_k)^2 + (v - \frac{N}{2} + v_k)^2}$$

陷波滤波器的一般形式为:

$$H(u, v) = \prod_{k=1}^K H_k(u, v) H_{-k}(u, v)$$

陷波带通滤波器可由 1 减去陷波带阻滤波器得到:

$$H_{NP}(u, v) = 1 - H_{NR}(u, v)$$

在第二版教材中, 作者给出了一个更简单的形式, 只考虑两个中心频率, 将频率点距离两个中心的距离重写为 $D_1(u, v)$ 和 $D_2(u, v)$, 将半径重写为 D_0 。

理想陷波带阻滤波器:

$$H(u, v) = \begin{cases} 0 & \text{if } D_1(u, v) \leq D_0 \text{ or } D_2(u, v) \leq D_0 \\ 1 & \text{otherwise} \end{cases}$$

阶数为 n 的巴特沃斯陷波带阻滤波器:

$$H(u, v) = \frac{1}{1 + [\frac{D_0^2}{D_1(u,v)D_2(u,v)}]^n}$$

高斯陷波带阻滤波器:

$$H(u, v) = 1 - e^{-\frac{1}{2}[\frac{D_1(u,v)D_2(u,v)}{D_0^2}]}$$