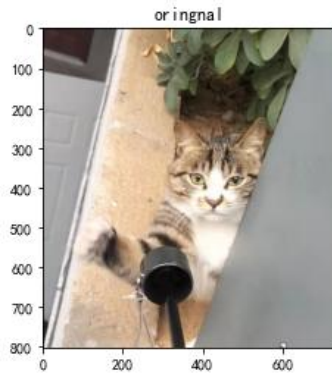


## 频率域滤波



### 1. 预处理

#### 填充

由于该图象行数为奇数，而 FFT 需分别计算奇数项与偶数项 Fourier 在前面一半的取值，因此在该图象最后一行填充 0，将行数变为偶数。

#### 平移

Fourier 变换后，由于频率为  $\sqrt{u^2 + v^2}$ ，频率较低出现在图象边界，而频率较低处频谱较高，为便于显示和滤波，需将边界平移至中心。由于

$$\mathcal{F}[f(x, y)e^{j2\pi(\frac{u_0x}{M} + \frac{v_0y}{N})}] = F(u - u_0, v - v_0), \text{ 当 } u_0 = \frac{M}{2}, v_0 = \frac{N}{2} \text{ 时, } e^{j2\pi(\frac{u_0x}{M} + \frac{v_0y}{N})} = (-1)^{x+y},$$

因此将图象矩阵  $\ast (-1)^{x+y}$ ，再进行 Fourier 变换，可将频谱较高处平移至中心。

### 2. 快速 Fourier 变换

$$\begin{aligned} F(u) &= \sum_{k=0}^{\frac{N}{2}-1} f(2k)e^{-2\pi j \cdot \frac{u(2k)}{N}} + \sum_{k=0}^{\frac{N}{2}-1} f(2k+1)e^{-2\pi j \cdot \frac{u(2k+1)}{N}} \\ &= \sum_{k=0}^{\frac{N}{2}-1} f_e(k)e^{-2\pi j \cdot \frac{uk}{\frac{N}{2}}} + (e^{-\frac{2\pi j}{N}})^u \sum_{k=0}^{\frac{N}{2}-1} f_o(k)e^{-2\pi j \cdot \frac{uk}{\frac{N}{2}}} \\ &= F_e(u) + (e^{-\frac{2\pi j}{N}})^u F_o(u) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
F(u + \frac{N}{2}) &= \sum_{k=0}^{\frac{N}{2}-1} f(2k) e^{-2\pi j(\frac{u(2k)}{N} + k)} + \sum_{k=0}^{\frac{N}{2}-1} f(2k+1) e^{-2\pi j(\frac{u(2k+1)}{N} + \frac{2k+1}{2})} \\
&= \sum_{k=0}^{\frac{N}{2}-1} f(2k) e^{-2\pi j \cdot \frac{u(2k)}{N}} + \sum_{k=0}^{\frac{N}{2}-1} f(2k+1) e^{-2\pi j(\frac{u(2k+1)}{N} + \frac{1}{2})} \\
&= F_e(u) - \sum_{k=0}^{\frac{N}{2}-1} f(2k+1) e^{-2\pi j \cdot \frac{u(2k+1)}{N}} \\
&= F_e(u) - (e^{\frac{-2\pi j}{N}})^u F_o(u)
\end{aligned}$$

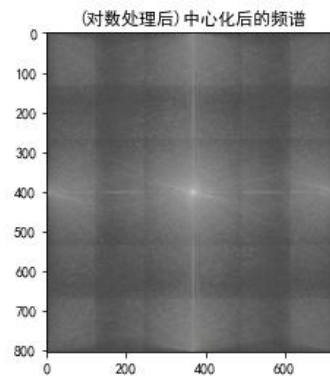
因此，

$$F^N(u) = \begin{cases} F_e^N(u) + (e^{\frac{-2\pi j}{N}})^u F_o^N(u), & u = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1 \\ F_e^N(u - \frac{N}{2}) - (e^{\frac{-2\pi j}{N}})^{u - \frac{N}{2}} F_o^N(u - \frac{N}{2}), & u = \frac{N}{2}, \frac{N}{2} + 1, \dots, N - 1 \end{cases}$$

因此，对于 N 个取样点的 Fourier 变换，FF 需计算

$$\begin{cases} F_e^N(0), F_e^N(1), \dots, F_e^N(\frac{N}{2} - 1) \\ F_o^N(0), F_o^N(1), \dots, F_o^N(\frac{N}{2} - 1) \end{cases}, \text{ 将原本 } N^2 \text{ 的计算量变为 } \frac{N^2}{2} + N.$$

对于二维 RGB 图像 G(x,y) 的离散 Fourier 变换即，对于每一个颜色通道，对于 y 的每一个取值  $y_0$ ，对向量 G(x,  $y_0$ ) 做 FFT，得到  $F_1(u, y)$ ；再对于 u 的每一个取值  $u_0$ ，对向量  $F(u_0, y)$  做 FFT，得到 F(u, v)。



### 3. 滤波

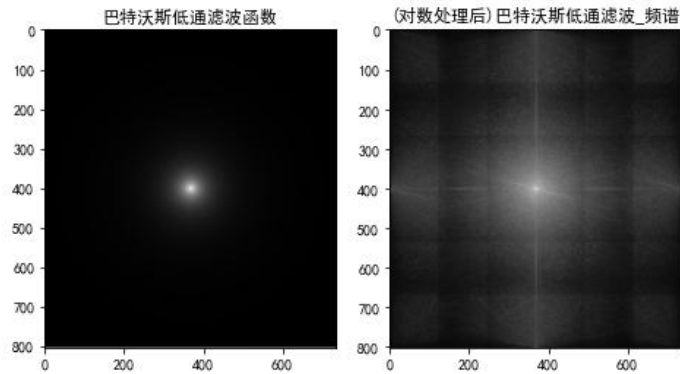
构建以  $(M/2, N/2)$  为中心的滤波器传递函数  $H(u, v)$ ，采用对应像素相乘得到  $GF(u, v) = H(u, v)F(u, v)$ 。

#### 低通滤波（平滑化）

低通滤波器需将图象平滑化，需保留关键信息并去除噪声，因此在频谱最大处（即中心点）的  $H(u, v)$  应较大，而距离边界点越远， $H(u, v)$  应越小。

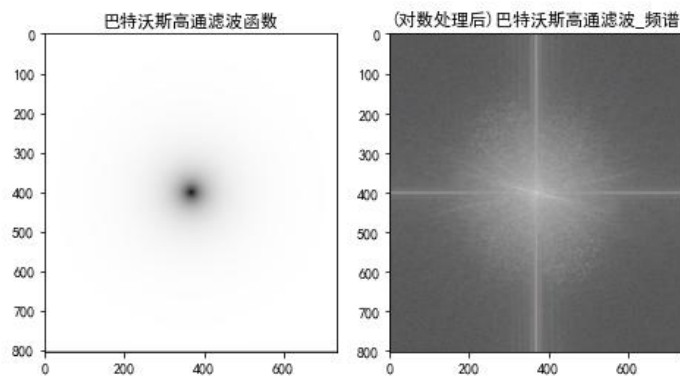
$$H_{low}(u, v) = \frac{1}{1 + [\frac{D(u, v)}{D_0}]^{2n}}$$

采用巴特沃斯滤波器： $H_{low}(u, v)$ ，其中  $D(u, v)$  为点  $(u, v)$  距离中心  $(M/2, N/2)$  的距离， $D_0$  为截止频率半径。将  $D_0$  设置为  $N/10$ ，其中  $N$  为短边， $n$  设为 1.5。



### 高通滤波（锐化）

高通滤波器需将图象锐化，需增强“噪声”，因此在频谱最大处（即中心点）的  $H(u, v)$  应较小，而距离边界点越远， $H(u, v)$  应越大。因此  $H_{high}(u, v) = 1 - H_{low}(u, v)$



### 4. IFFT

将滤波后的频谱做 IFFT 得到  $G_+$ ，由于可能存在计算误差，导致复部不为 0，因此取  $G_+$  的实部，再  $\ast (-1)^{(x+y)}$ ，最后将最后一行的填充删除，得到还原图象。

