

# Filtering in frequency domain

## 问题描述

Implement the ideal, Butterworth and Gaussian lowpass and highpass filters and test them under different parameters using `characters_test_pattern.tif`.

## 算法思想

1. 读取原始图像并转换为灰度图像，然后利用二维傅里叶变换将其转变到频率域的表示，这里考虑到效率原因，我使用了快速傅里叶变换。

根据定义可知，二维傅里叶变换的公式如下：

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

二维傅里叶反变换的公式如下：

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

2. 在进行傅里叶变换后，我们得到了频率域的表示，然后使用各种不同的滤波器来进行滤波，即对傅里叶变换后得到的矩阵进行卷积计算。
3. 本题要求包含了三种滤波算法的高通和低通滤波模型，高通滤波器的作用是使得高频部分保留，而低频部分衰减，因而高通滤波器将会减少平滑区域里头的灰度变化，突出边缘区域的灰度变化。低通滤波器的作用是使得低频部分得以保留，而高频部分衰减，因而低通滤波器将会减少边缘区域的灰度变化，突出平滑区域的灰度变化。
4. 本题用到的几种滤波器模型定义如下：

- a. 理想滤波器

二维理想低通滤波器定义如下：

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

二维理想高通滤波器定义如下：

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

其中 $D_0$ 是一个正常数，即半径， $D(u, v)$ 是频率域中点 $(u, v)$ 与频率矩形中心的距离，即：

$$D(u, v) = \left[ (u - P/2)^2 + (v - Q/2)^2 \right]^{1/2}$$

$P, Q$ 为图片填充后的尺寸，在我的算法中，我另 $P, Q$ 分别为图片高和宽的2倍。

理想滤波器在半径 $D_0$ 的圆内，所有频率无衰减地通过，而圆外部分则完全被滤除。

#### b. Butterworth 滤波器

Butterworth低通滤波器的定义如下：

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

Butterworth高通滤波器的定义如下：

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

$D$ 与 $D_0$ 的定义同上。

Butterworth滤波器在通过频率和滤除频率之间是连续的，与理想滤波器的间断截止不同。

#### c. 高斯滤波器

高斯低通滤波器的定义如下：

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

高斯高通滤波器的定义如下：

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

$D$ 与 $D_0$ 的定义同上。

高斯滤波器相比之前两个滤波器更加平滑，对微小物体和细线条使用高斯滤波器的结果也会较为清晰。

## 源码分析

- 读取原始图像，对原始图像进行各种滤波变换，最后展示图像

```
1 def main():
2     originalImage = Image.open('./resource/characters_test_pattern.tif')
3     radius = 15
```

```

4
5 plt.subplot(2, 2, 1)
6 plt.imshow(originalImage, cmap = plt.get_cmap('gray'))
7 plt.title('Original')
8
9 plt.subplot(2, 2, 2)
10 idealLowpassImage = Frequency.idealLowpass(originalImage, radius)
11 plt.imshow(idealLowpassImage, cmap = plt.get_cmap('gray'))
12 plt.title('Ideal Lowpass With Radius = %s' % radius)
13
14 plt.subplot(2, 2, 3)
15 butterworthLowpassImage = Frequency.butterworthLowpass(originalImage, radius, 2)
16 plt.imshow(butterworthLowpassImage, cmap = plt.get_cmap('gray'))
17 plt.title('Butterworth Lowpass With Radius = %s' % radius)
18
19 plt.subplot(2, 2, 4)
20 gaussianLowpassImage = Frequency.gaussianLowpass(originalImage, radius)
21 plt.imshow(gaussianLowpassImage, cmap = plt.get_cmap('gray'))
22 plt.title('Gaussian Lowpass With Radius = %s' % radius)
23
24 plt.show()
25
26 plt.subplot(2, 2, 1)
27 plt.imshow(originalImage, cmap = plt.get_cmap('gray'))
28 plt.title('Original')
29
30 plt.subplot(2, 2, 2)
31 idealHighpassImage = Frequency.idealHighpass(originalImage, radius)
32 plt.imshow(idealHighpassImage, cmap = plt.get_cmap('gray'))
33 plt.title('Ideal Highpass With Radius = %s' % radius)
34
35 plt.subplot(2, 2, 3)
36 butterworthHighpassImage = Frequency.butterworthHighpass(originalImage, radius, 2)
37 plt.imshow(butterworthHighpassImage, cmap = plt.get_cmap('gray'))
38 plt.title('Butterworth Highpass With Radius = %s' % radius)
39
40 plt.subplot(2, 2, 4)
41 gaussianHighpassImage = Frequency.gaussianHighpass(originalImage, radius)
42 plt.imshow(gaussianHighpassImage, cmap = plt.get_cmap('gray'))
43 plt.title('Gaussian Highpass With Radius = %s' % radius)
44
45 plt.show()

```

- 快速傅里叶变换函数

```

1 def FFT(originalImage, matrix):
2
3     m, n = originalImage.size
4     p = 2 * m
5     q = 2 * n
6
7     f = np.zeros((q, p), dtype = np.int)
8     originalImageMatrix = originalImage.load()
9     for x in range(m):
10         for y in range(n):
11             f[y][x] = originalImageMatrix[x, y] * ((-1) ** (x + y))
12
13     F = np.fft.fft2(f)
14     for x in range(p):
15         for y in range(q):
16             F[y][x] = F[y][x] * matrix[y][x]

```

```

17
18 G = np.fft.ifft2(F)
19
20 outputImage = originalImage.copy()
21 resultImageMatrix = outputImage.load()
22 for x in range(m):
23     for y in range(n):
24         resultImageMatrix[x, y] = int( G[y][x].real * ((-1) ** (x + y)) )
25
26 return outputImage

```

- 理想低通滤波变换和理想高通滤波变换

```

1 def idealLowpass(originalImage, radius):
2
3     m, n = originalImage.size
4     p = 2 * m
5     q = 2 * n
6
7     matrix = np.zeros((q, p), dtype = np.int)
8
9     for i in range(q):
10         for j in range(p):
11             D = ((i - n) ** 2 + (j - m) ** 2) ** 0.5
12             if D <= radius:
13                 matrix[i][j] = 1
14
15     resultImage = FFT(originalImage, matrix)
16     return resultImage
17
18 def idealHighpass(originalImage, radius):
19
20     m, n = originalImage.size
21     p = 2 * m
22     q = 2 * n
23     matrix = np.zeros((q, p), dtype=np.int)
24
25     for i in range(q):
26         for j in range(p):
27             D = ((i - n) ** 2 + (j - m) ** 2) ** 0.5
28             if D > radius:
29                 matrix[i][j] = 1
30
31     resultImage = FFT(originalImage, matrix)
32     return resultImage

```

- Butterworth低通滤波变换和Butterworth高通滤波变换

```

1 def butterworthLowpass(originalImage, radius, order):
2
3     m, n = originalImage.size
4     p = 2 * m
5     q = 2 * n
6     matrix = np.zeros((q, p))
7
8     for i in range(0, q):
9         for j in range(0, p):
10             D = ((i - n) ** 2 + (j - m) ** 2) ** 0.5
11             if radius != 0:
12                 matrix[i][j] = 1 / (1 + (D / radius) ** (2 * order))
13             elif D == 0:

```

```

14         matrix[i][j] = 1
15
16     resultImage = FFT(originalImage, matrix)
17     return resultImage
18
19 def butterworthHighpass(originalImage, radius, order):
20
21     m, n = originalImage.size
22     p = 2 * m
23     q = 2 * n
24     matrix = np.zeros((q, p))
25
26     for i in range(q):
27         for j in range(p):
28             D = ((i - n) ** 2 + (j - m) ** 2) ** 0.5
29             if D != 0:
30                 matrix[i][j] = 1 / (1 + (radius / D) ** (2 * order))
31
32     resultImage = FFT(originalImage, matrix)
33     return resultImage

```

- 高斯低通变换和高斯高通变换

```

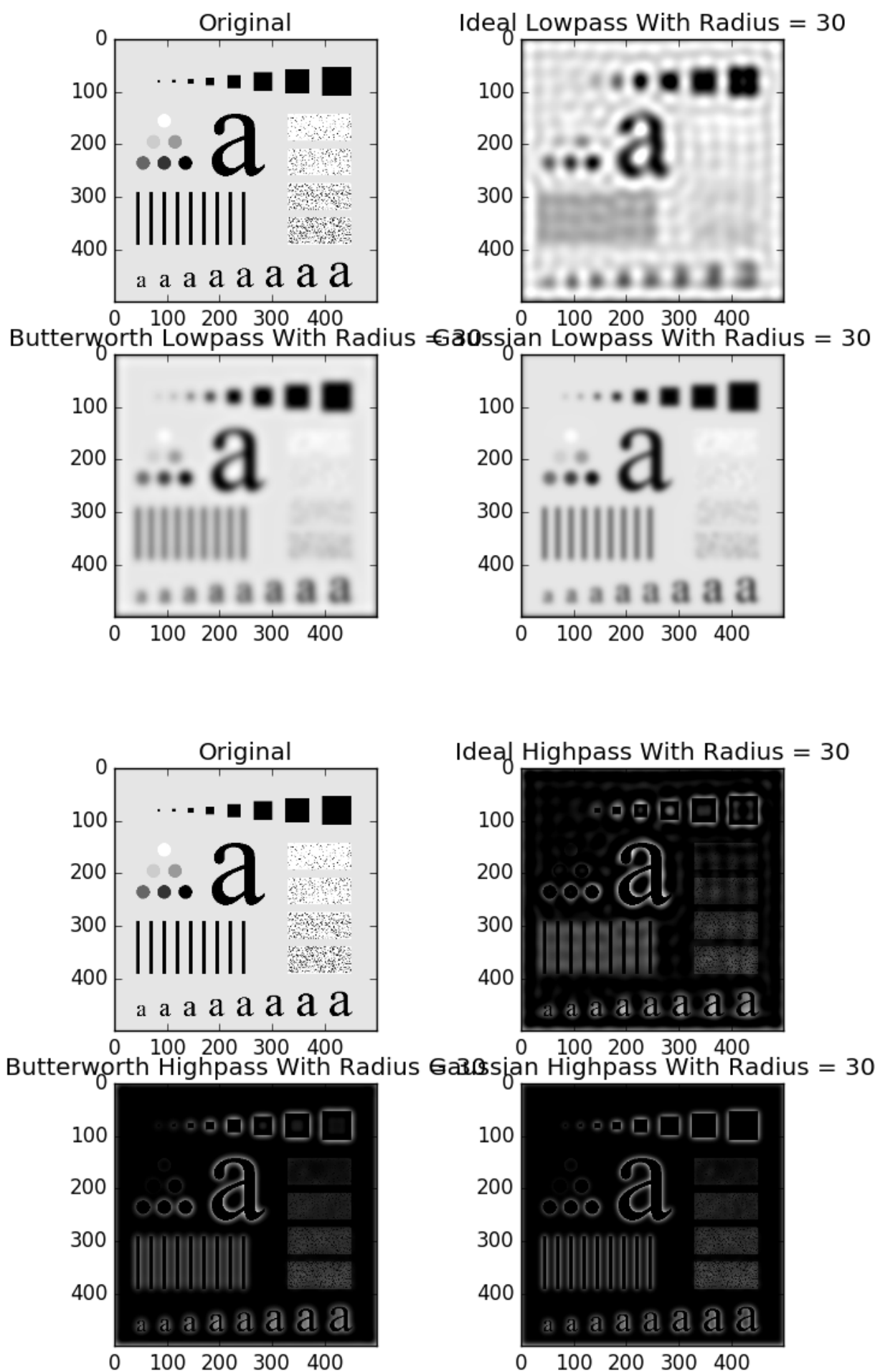
1 def butterworthLowpass(originalImage, radius, order):
2
3     m, n = originalImage.size
4     p = 2 * m
5     q = 2 * n
6     matrix = np.zeros((q, p))
7
8     for i in range(0, q):
9         for j in range(0, p):
10             D = ((i - n) ** 2 + (j - m) ** 2) ** 0.5
11             if radius != 0:
12                 matrix[i][j] = 1 / (1 + (D / radius) ** (2 * order))
13             elif D == 0:
14                 matrix[i][j] = 1
15
16     resultImage = FFT(originalImage, matrix)
17     return resultImage
18
19 def butterworthHighpass(originalImage, radius, order):
20
21     m, n = originalImage.size
22     p = 2 * m
23     q = 2 * n
24     matrix = np.zeros((q, p))
25
26     for i in range(q):
27         for j in range(p):
28             D = ((i - n) ** 2 + (j - m) ** 2) ** 0.5
29             if D != 0:
30                 matrix[i][j] = 1 / (1 + (radius / D) ** (2 * order))
31
32     resultImage = FFT(originalImage, matrix)
33     return resultImage

```

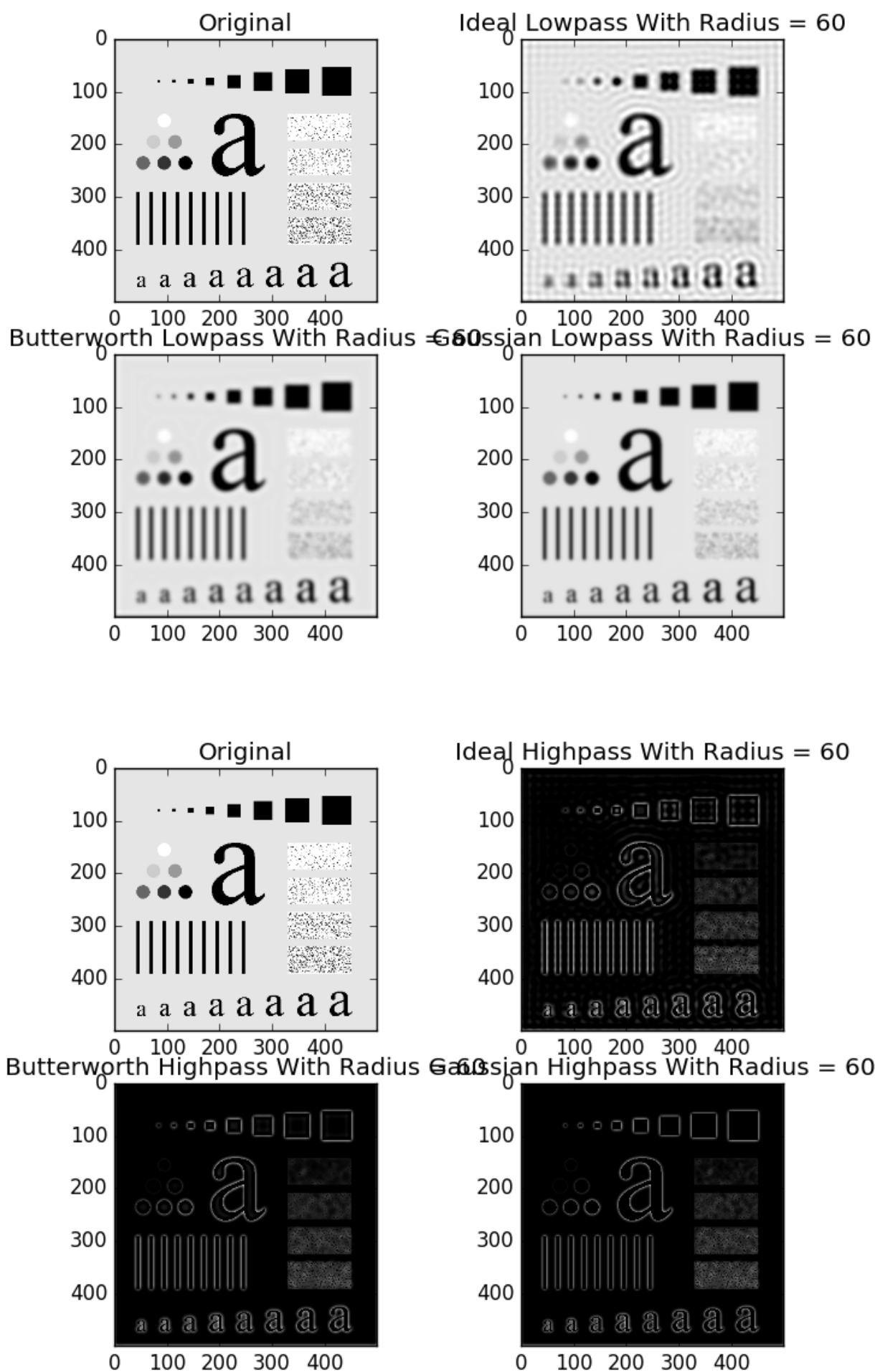
## 实验结果

实验结果的输出如下列图片所示：

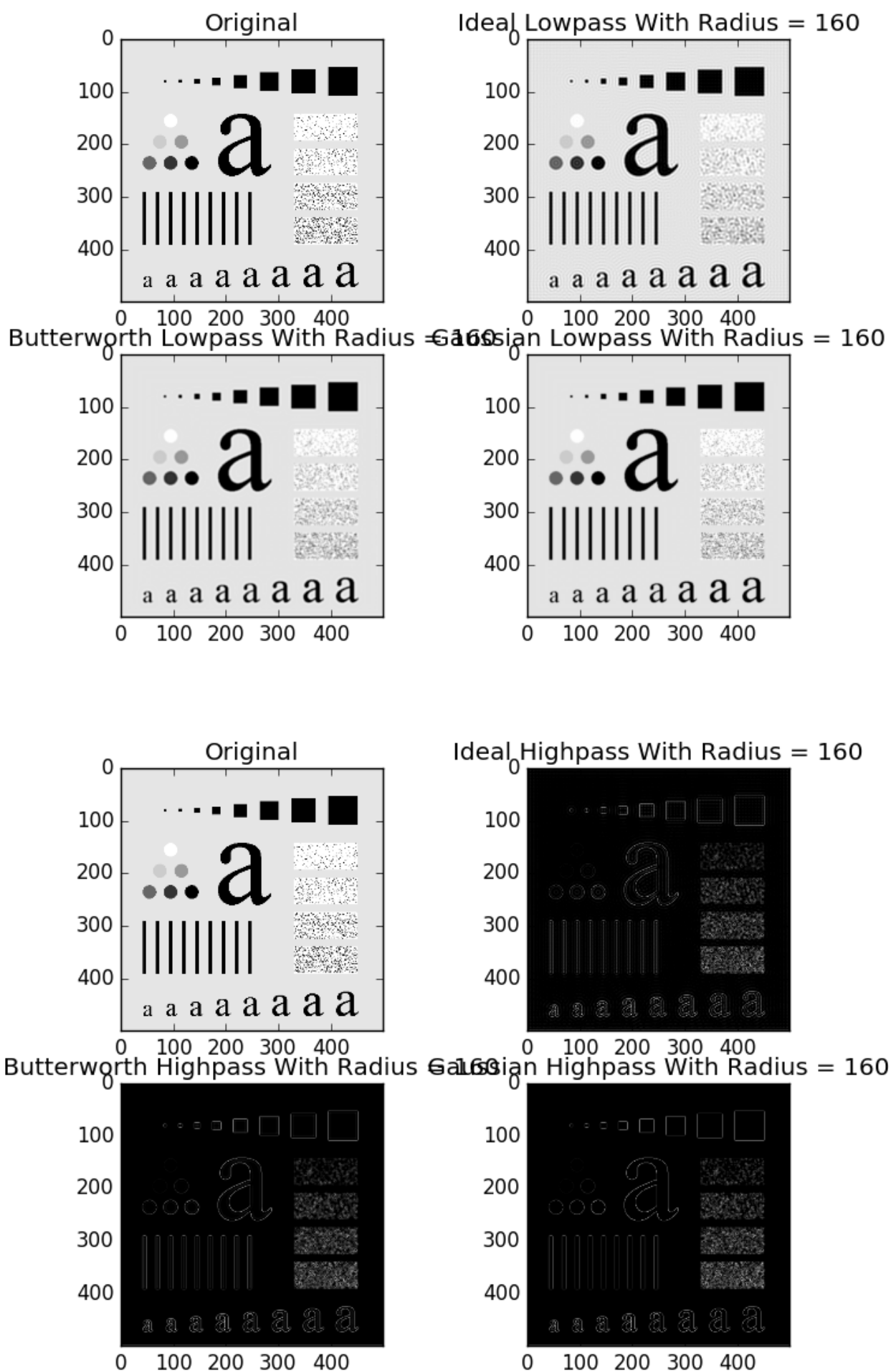
- 半径为30时:



- 半径为60时:



- 半径为160时:





由结果可知，当半径较小时候，理想滤波器因为其在半径之外的部分全部滤除，导致结果较为模糊，而高斯滤波器因为其通过频率和截断频率间最为平滑，故结果最为清晰。随着半径增大，保留下来的频率范围也随之增大，大到一定范围的时候几种滤波模型所呈现的效果并无太大区别。