

# Image Filter

Three views of filtering:

- **Image filters in the spatial domain**
  - Filter is a **mathematical operation of a grid of numbers**  $S$
  - smoothing, sharpening, measuring texture
- **Image filters in the frequency domain**
  - Filtering is a **way to modify the frequencies of images**
  - Denoising, sampling, image compression
- **Templates and Image Pyramids**
  - Filtering is a **way to match a template to the image**
  - Detection, coarse-to-fine registration

# Image filters in the frequency domain

- **Fourier series**
- **Fourier transform**

# Image filters in the frequency domain

- **Fourier series**

- Fourier transform

## Jean Baptiste Joseph Fourier (1768-1830)

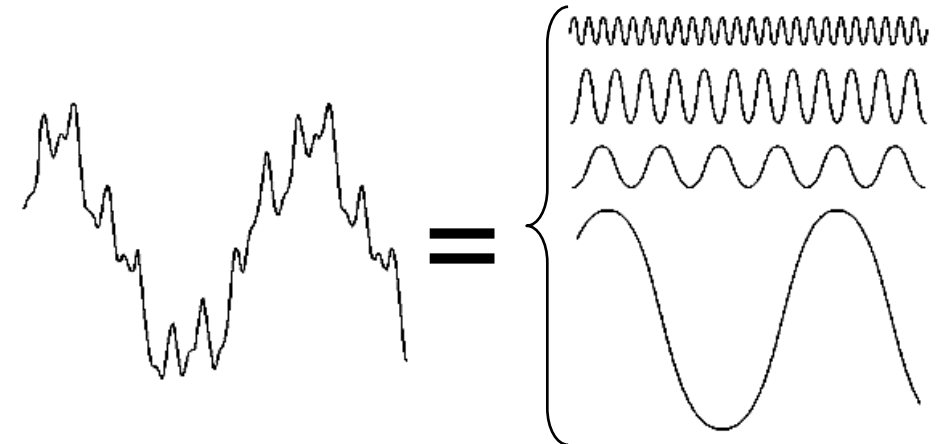
- Had crazy idea (1807):
  - Any periodic function can be rewritten as a weighted sum of sines and cosines of different frequencies.
- **Basic building block:** A sum of sines



$$A \sin(\omega x + \phi)$$

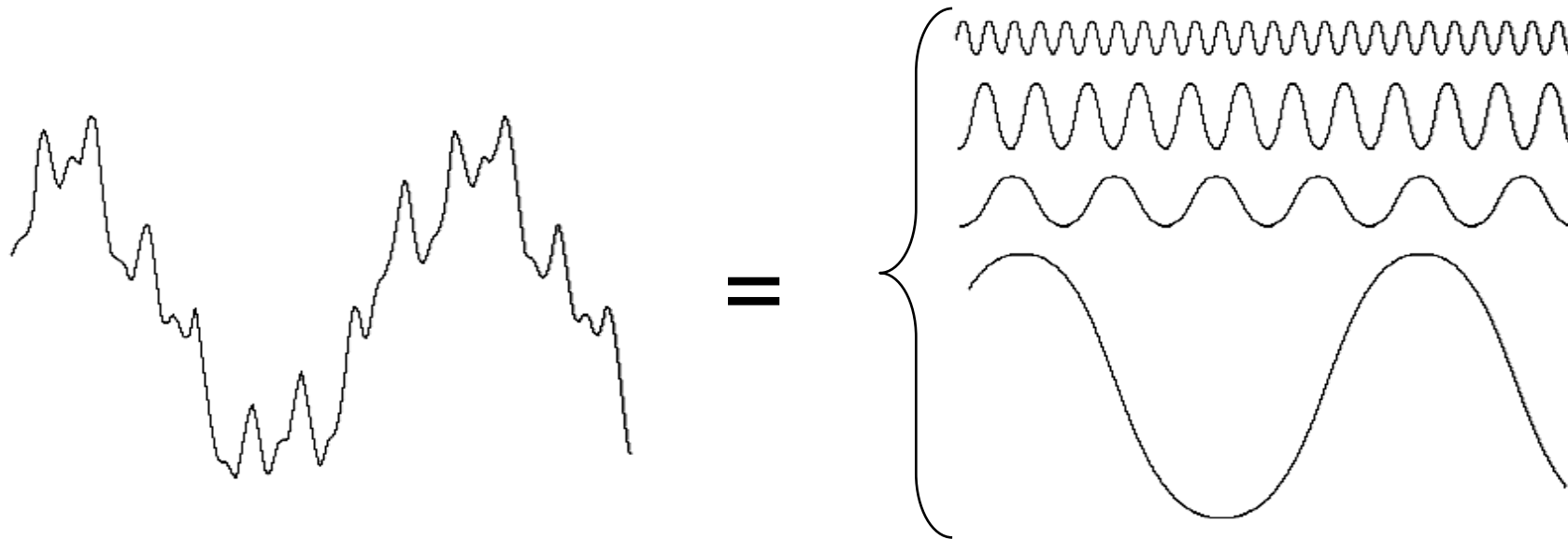
Diagram illustrating the components of the sine wave equation  $A \sin(\omega x + \phi)$ :

- $A$ : amplitude
- $\sin$ : sine function
- $\omega$ : angular frequency
- $x$ : variable
- $\phi$ : phase



Add enough of them to get any signal  $f(x)$  you want!

- Một hàm bất kỳ lặp lại có tính chu kỳ có thể biểu diễn dưới dạng tổng các hàm **sine** và **cosine** ở các tần số khác nhau  $\Rightarrow$  **chuỗi Fourier**



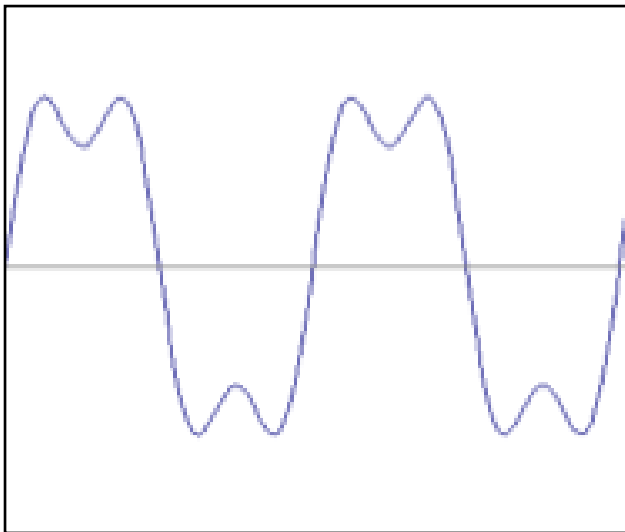
## Frequency Spectra

Examples: How would you generate this function?

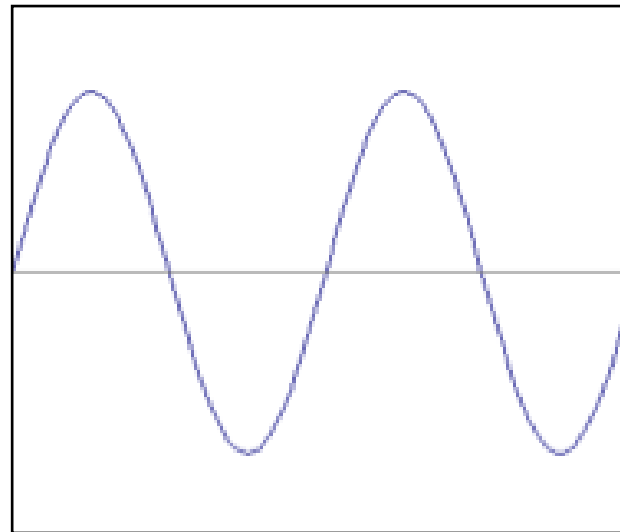
$$f(x) = \sin(2\pi x) + \frac{1}{3} \sin(2\pi 3x)$$

$$\sin(2\pi x)$$

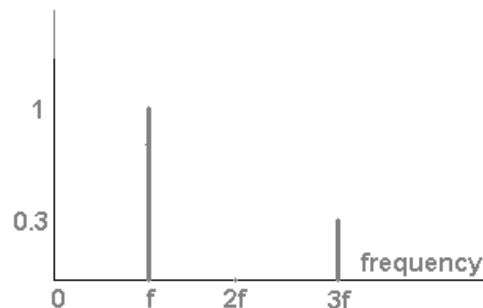
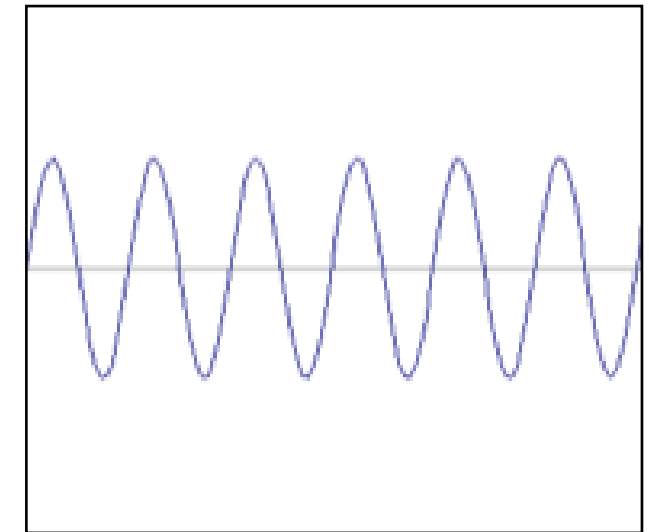
$$\frac{1}{3} \sin(2\pi 3x)$$



=

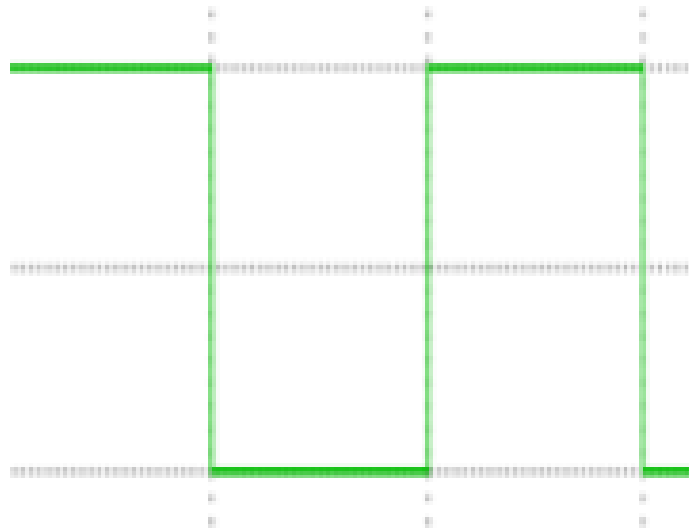


+



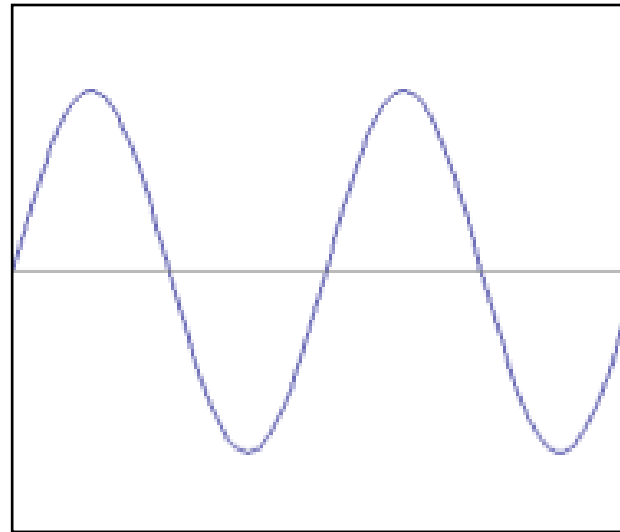
## Frequency Spectra

Examples: How would you generate this function?

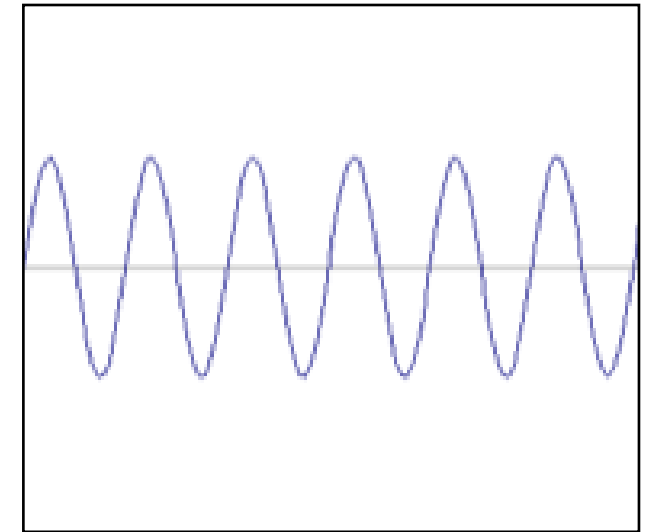


square wave

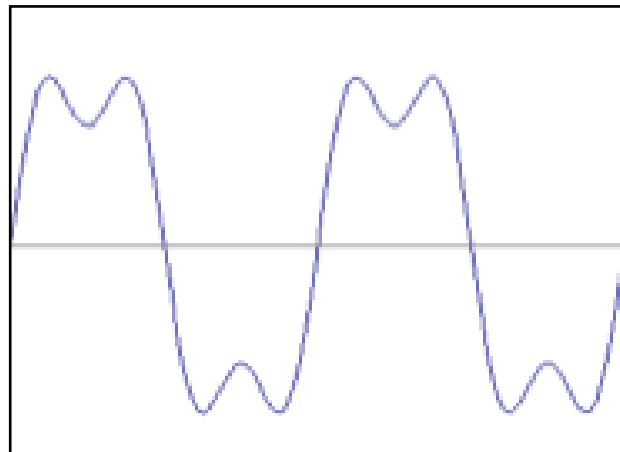
$\approx$



+



$=$

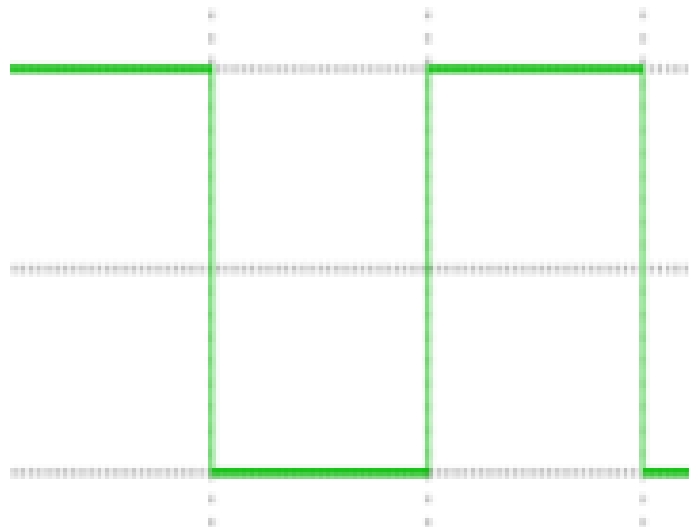


## ...Fourier series



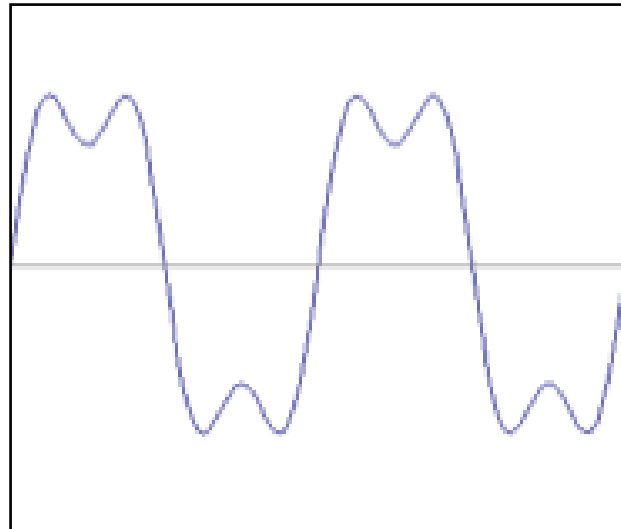
## Frequency Spectra

Examples: How would you generate this function?

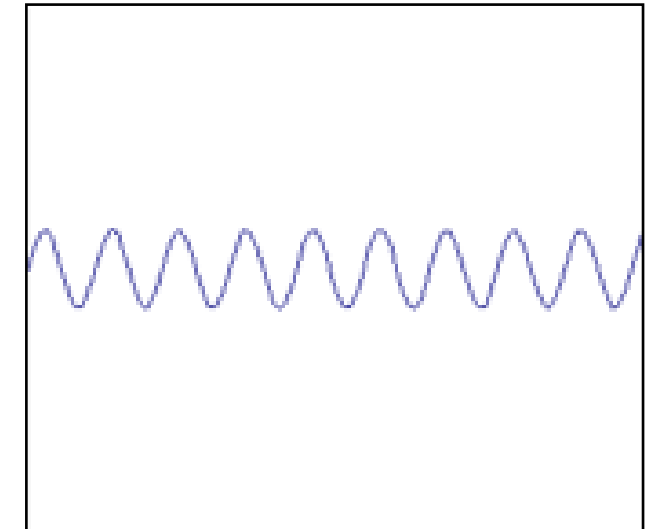


square wave

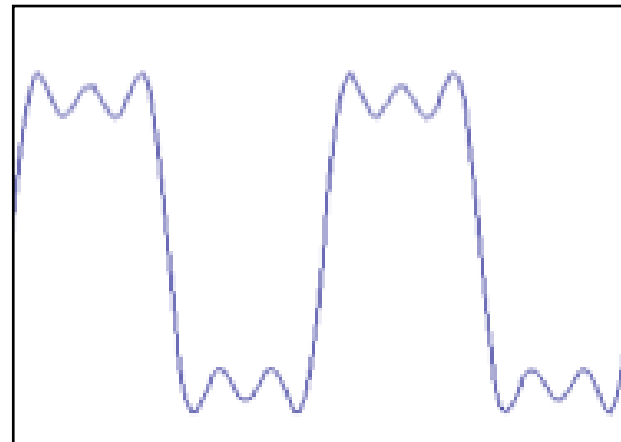
$\approx$



+



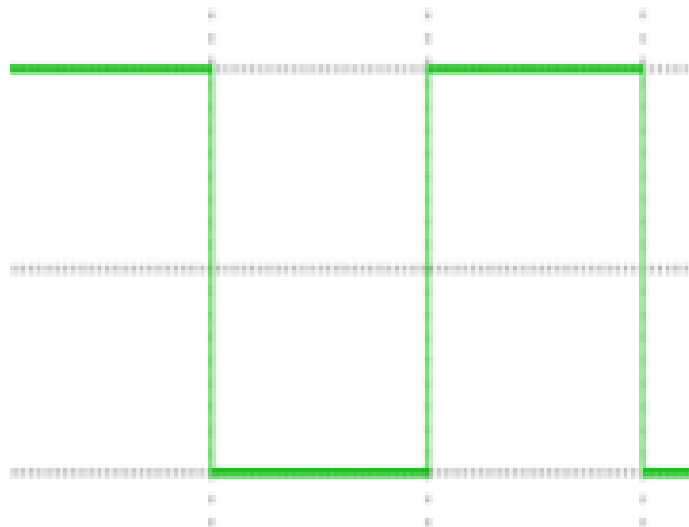
$=$



## ...Fourier series

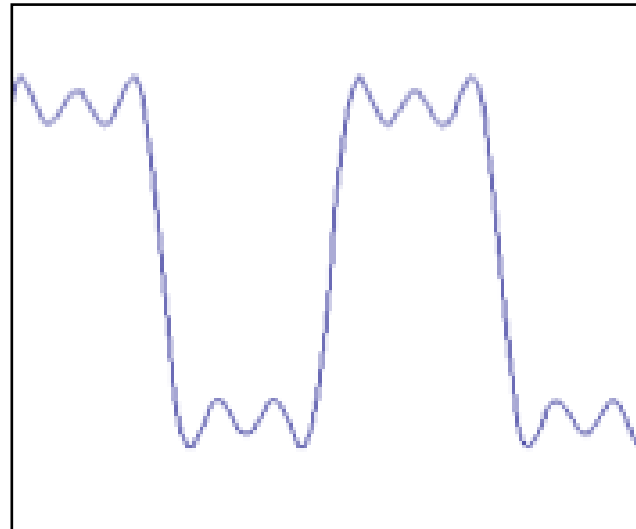
## Frequency Spectra

Examples: How would you generate this function?

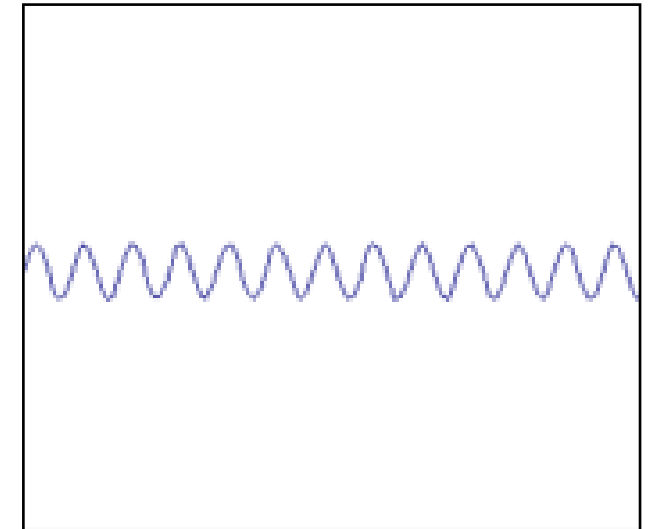


square wave

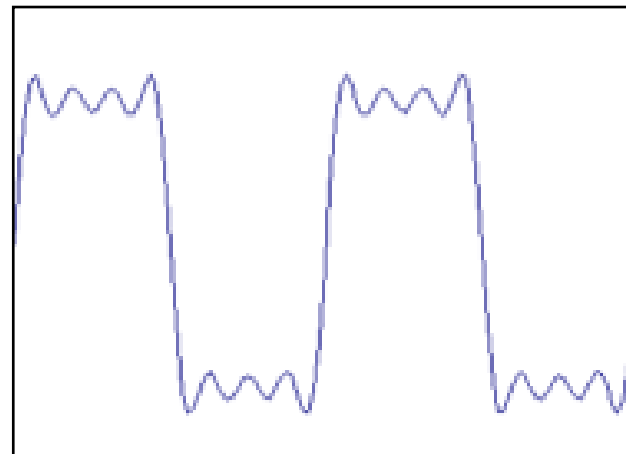
$\approx$



+



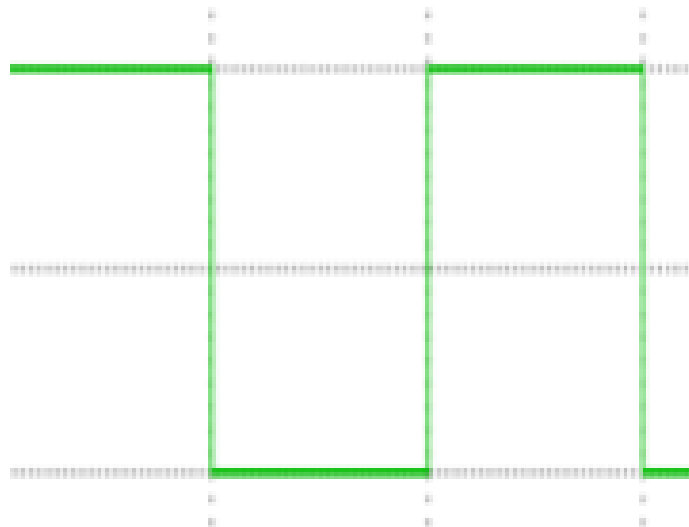
$=$



## ...Fourier series

## Frequency Spectra

Examples: How would you generate this function?

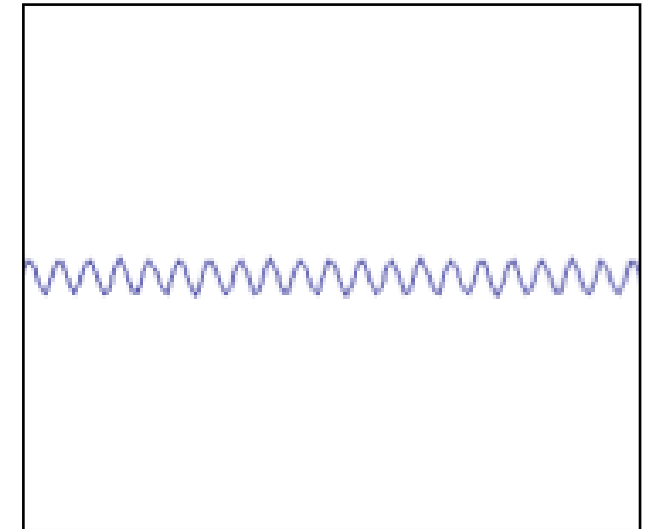


square wave

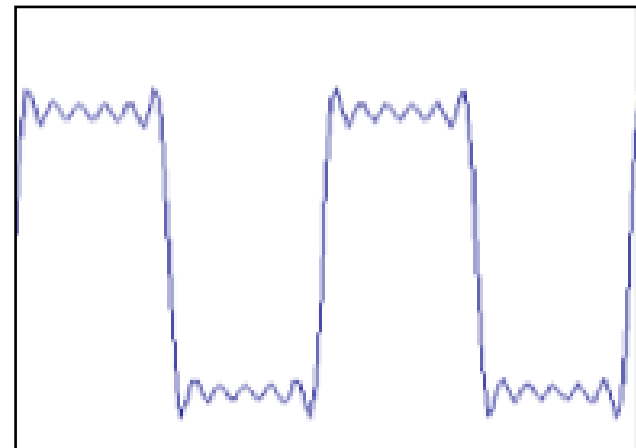
$\approx$



+



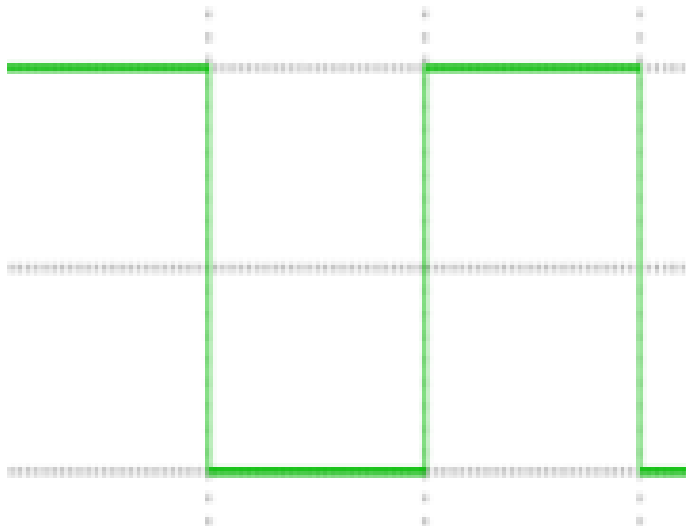
$=$



## ...Fourier series

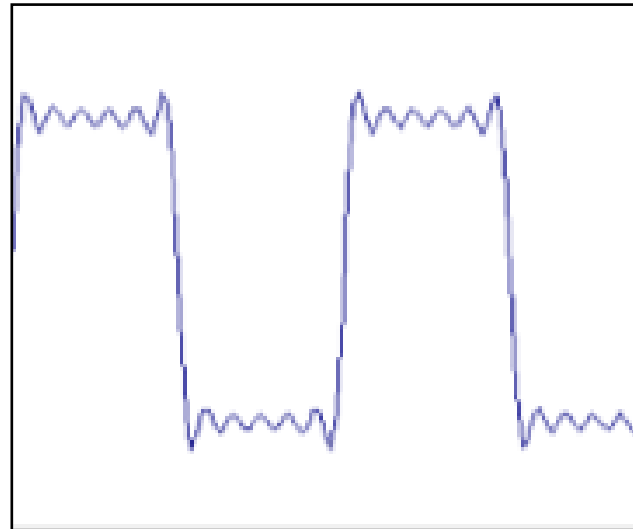
## Frequency Spectra

Examples: How would you generate this function?

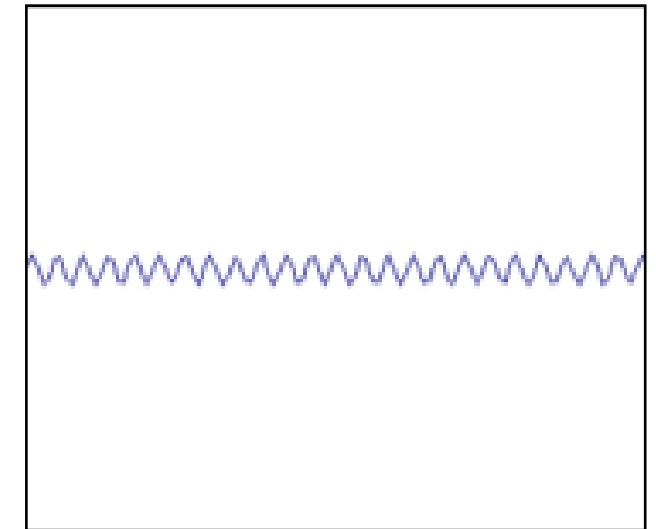


square wave

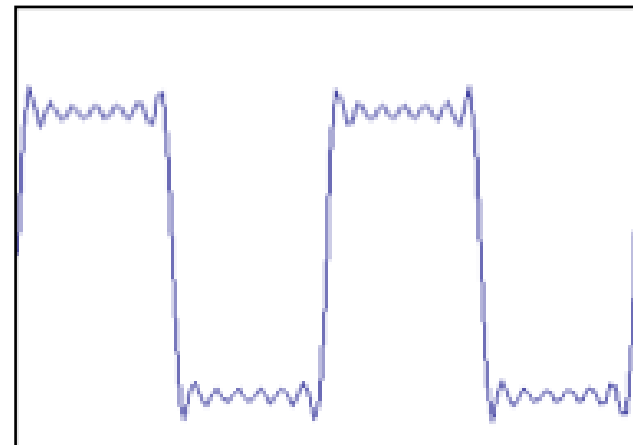
$\approx$



+



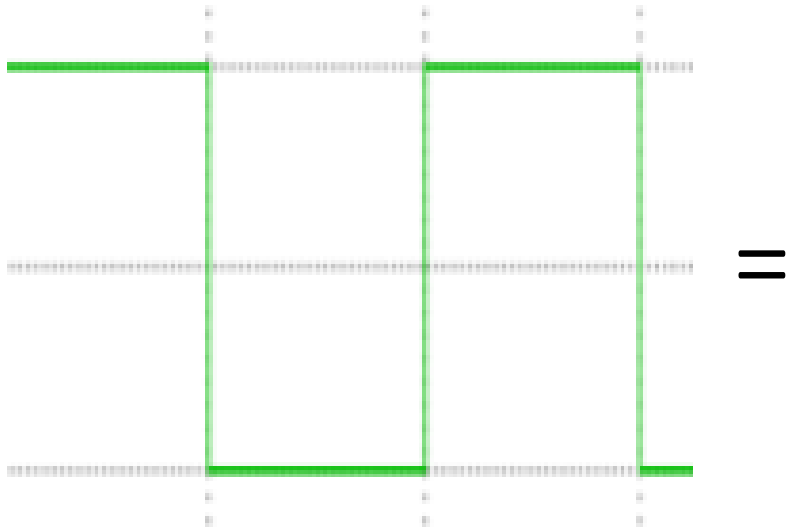
$=$



## ...Fourier series

How would you express this mathematically?

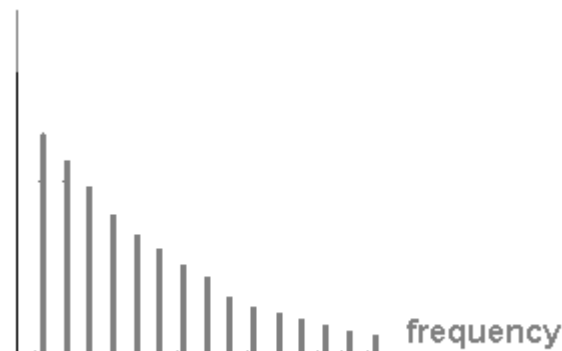
## Frequency Spectra



square wave

$$A \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k} \sin(2\pi kx)$$

infinite sum of sine waves



## Image filters in the frequency domain

- Fourier series
- **Fourier transform**

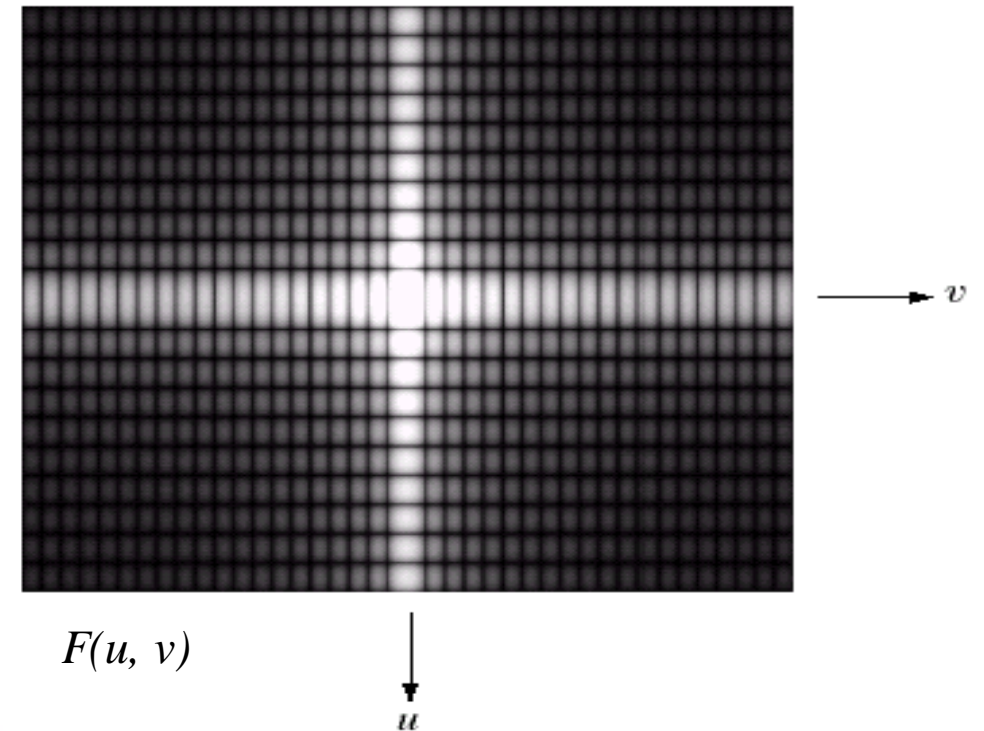
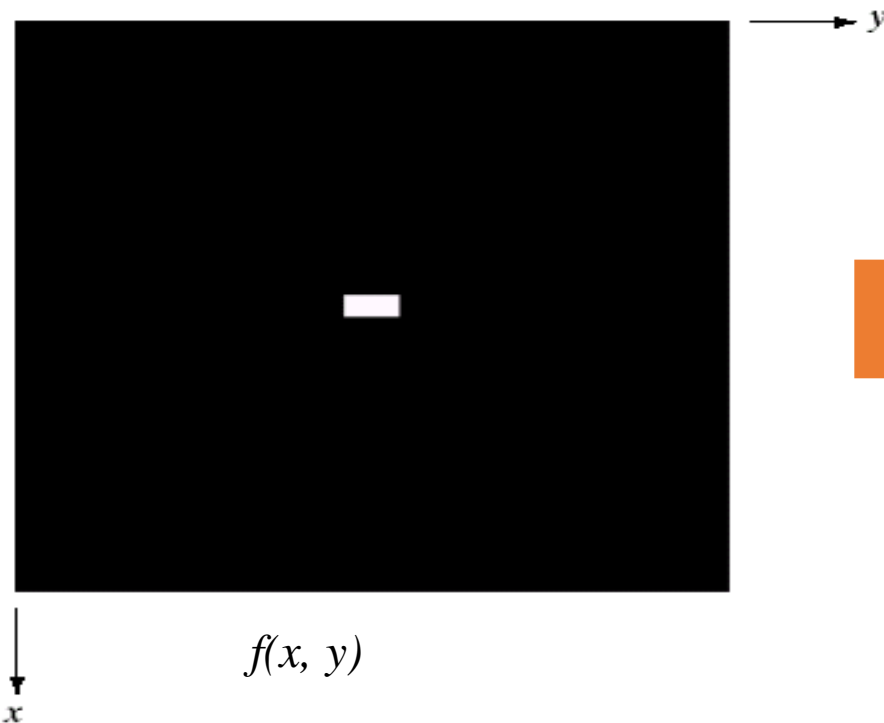
- **Biến đổi Fourier rời rạc - Discrete Fourier Transform (DFT)**
  - Biến đổi DFT của  $f(x, y)$ , với  $x = 0, 1, 2 \dots M-1$  và  $y = 0, 1, 2 \dots N-1$ , được biểu diễn bởi  $F(u, v)$ :

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

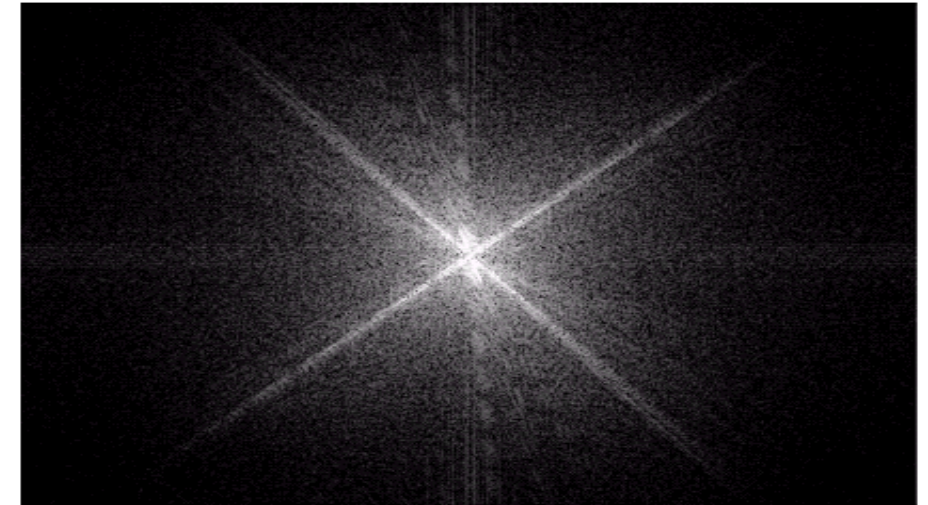
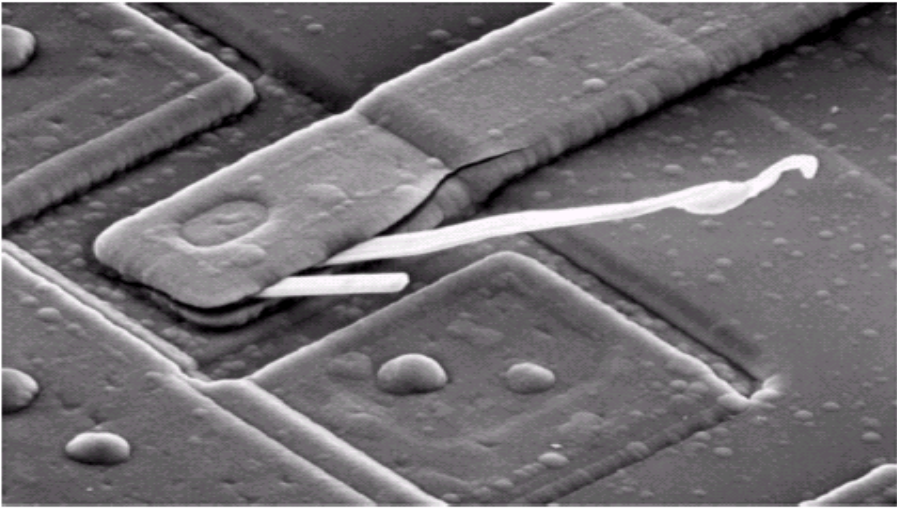
Với  $u = 0, 1, 2 \dots M-1$  and  $v = 0, 1, 2 \dots N-1$ .

Biến đổi DFT của một ảnh được biểu diễn dưới dạng phổ của thành phần tần số.

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







Ảnh của một mạch điện được  
phóng đại ~ 2500 lần

Phổ Fourier của ảnh

## Biến đổi DFT ngược - Inverse DFT

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

Với  $x = 0, 1, 2 \dots M-1$  và  $y = 0, 1, 2 \dots N-1$

## The Convolution Theorem

- The Fourier transform of the convolution of two functions is the product of their Fourier transforms

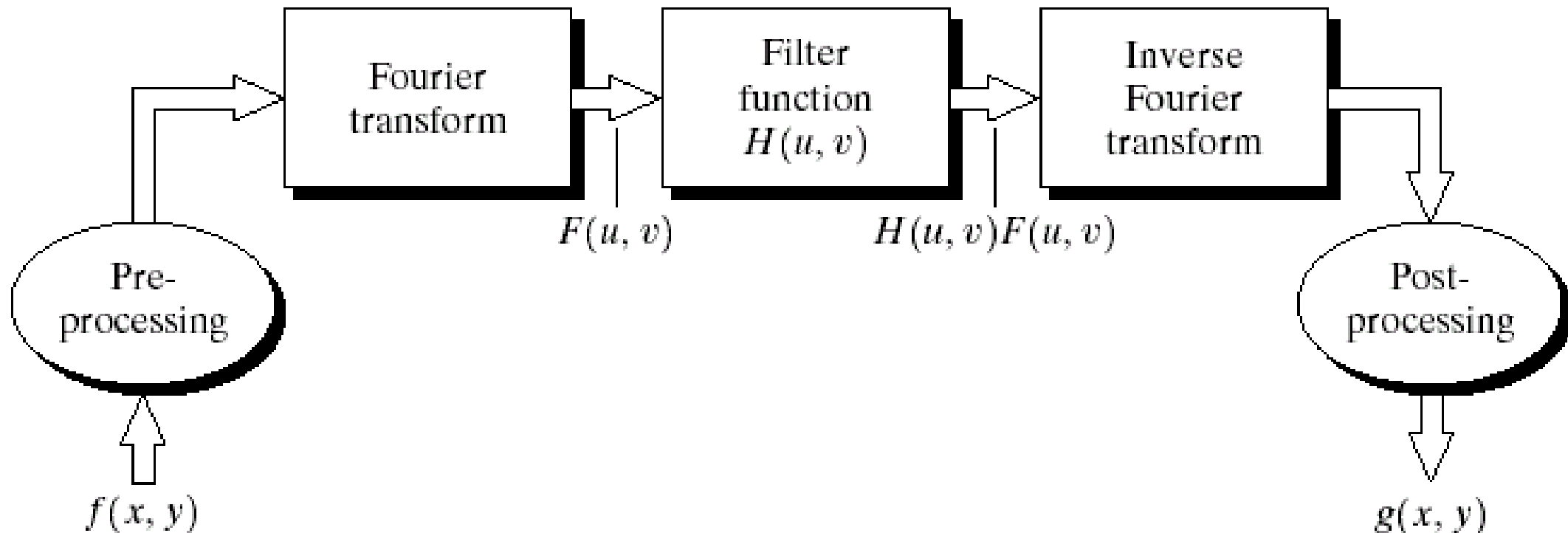
$$F[g * h] = F[g]F[h]$$

- The inverse Fourier transform of the product of two Fourier transforms is the convolution of the two inverse Fourier transforms

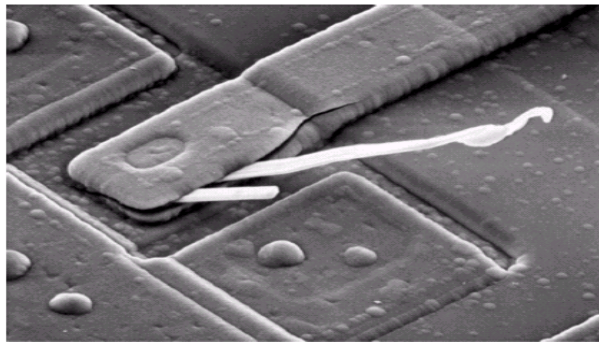
$$F^{-1}[gh] = F^{-1}[g] * F^{-1}[h]$$

- **Convolution** in spatial domain is equivalent to **multiplication** in frequency domain!

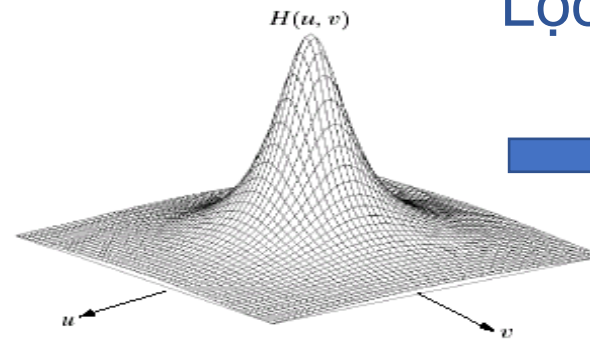
- **Biến đổi DFT và lọc ảnh trong miền tần số:**
  - Tính DFT  $F(u,v)$  của ảnh
  - Nhân  $F(u,v)$  với hàm lọc  $H(u,v)$
  - Tính DFT ngược của kết quả



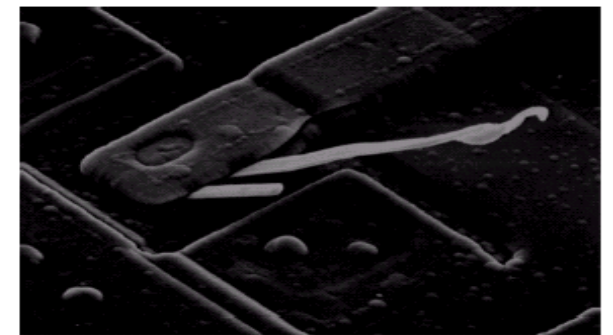
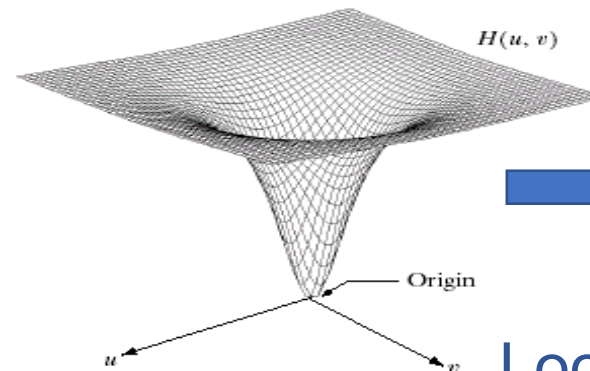
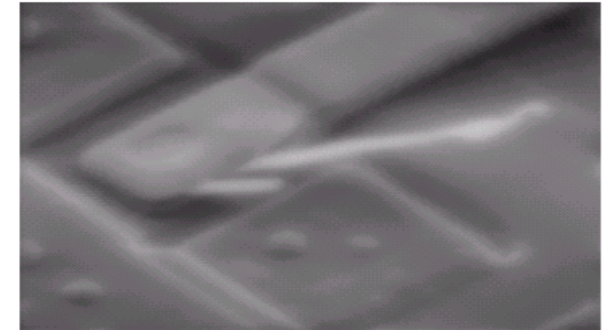
- Lọc ảnh trong miền tần số
  - Lọc thông thấp  $\Rightarrow$  Làm mịn ảnh
  - Lọc thông cao  $\Rightarrow$  Làm sắc nét ảnh



Ảnh gốc



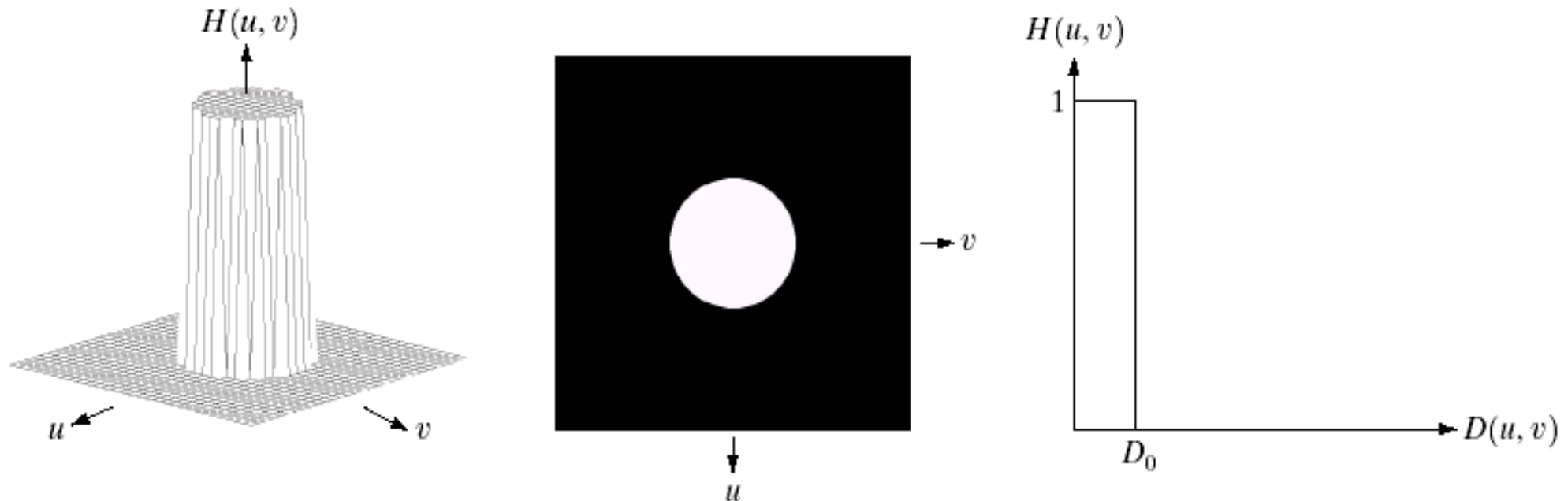
Lọc thông thấp



Lọc thông cao

- Làm mịn ảnh trong miền tần số được thực hiện bằng cách loại bỏ thành phần tần số cao  
 ⇒ chỉ cho qua các thành phần tần số thấp, loại bỏ thành phần tần số cao
- Mô hình cơ bản để lọc gồm:  $G(u,v) = H(u,v) * F(u,v)$
- Trong đó:
  - $F(u,v)$  là biến đổi Fourier của ảnh cần lọc
  - $H(u,v)$  hàm chuyển đổi lọc

- Cắt bỏ thành phần tần số cao với khoảng cách  $D_0$  so với biến đổi ban đầu



- Thay đổi khoảng cách sẽ làm thay đổi hành vi của bộ lọc

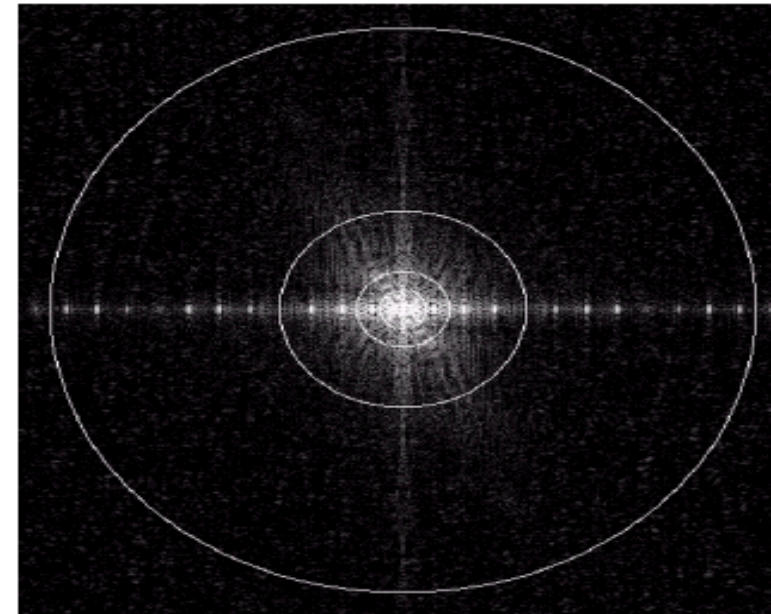
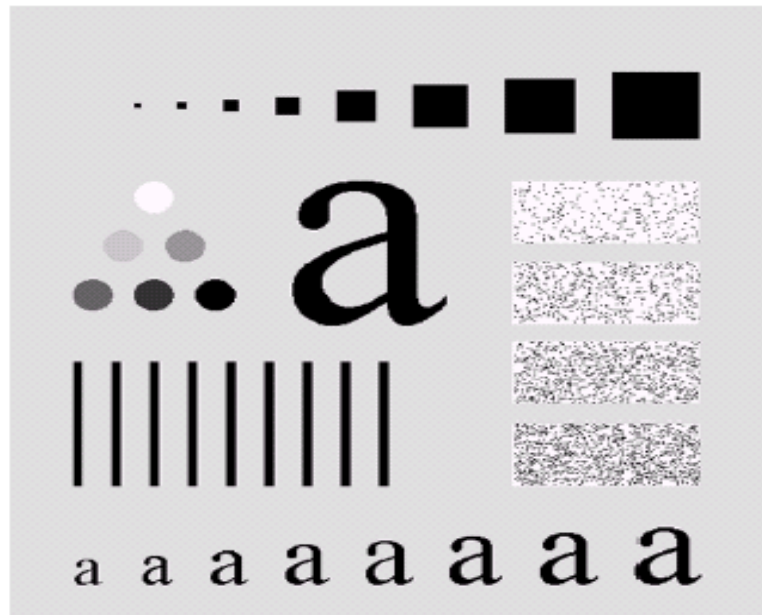
- Hàm chuyển đổi của bộ lọc thông thấp lý tưởng:

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

- Với hàm khoảng cách

$$D(u, v) = [(u - M / 2)^2 + (v - N / 2)^2]^{1/2}$$

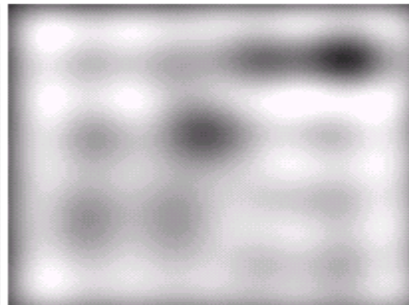
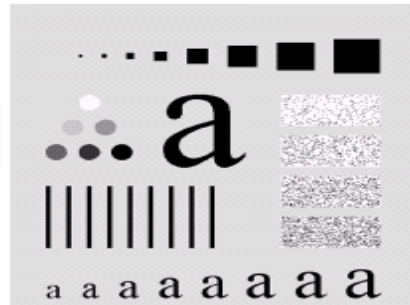




- Ảnh và phổ Fourier của nó
- Một chuỗi các bộ lọc thông thấp lý tưởng với bán kính 5, 15, 30, 80 và 230 chồng lên đỉnh nó

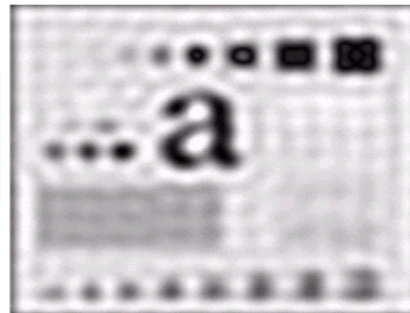
# Lọc mịn ảnh (lọc thông thấp)

Ảnh gốc



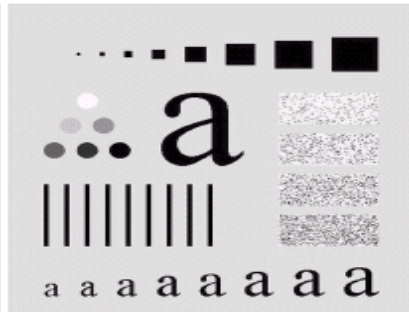
Kết quả lọc với bộ lọc thông thấp lý tưởng bán kính 5

Kết quả lọc với bộ lọc thông thấp lý tưởng bán kính 15



Kết quả lọc với bộ lọc thông thấp lý tưởng bán kính 30

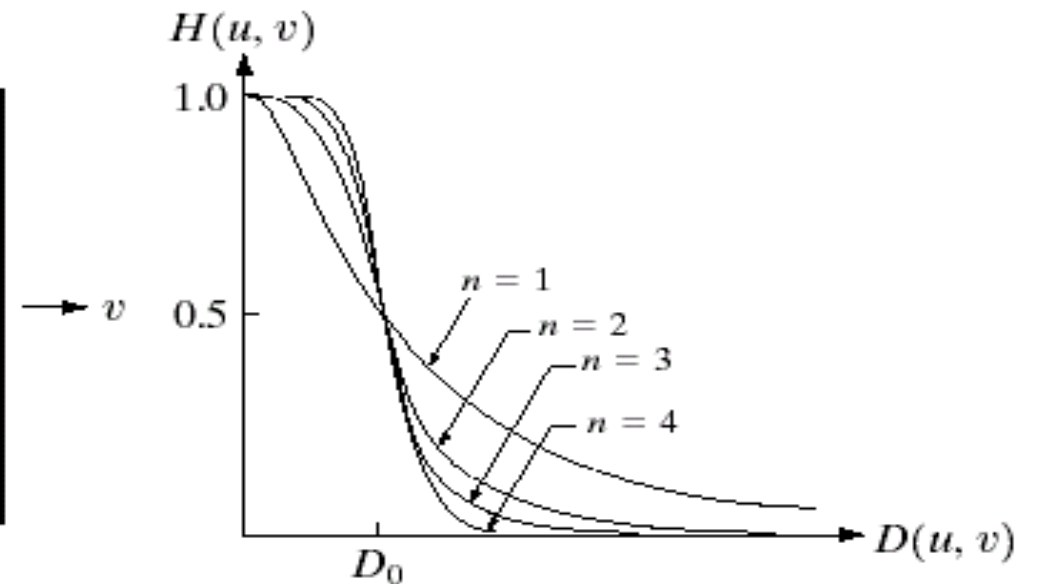
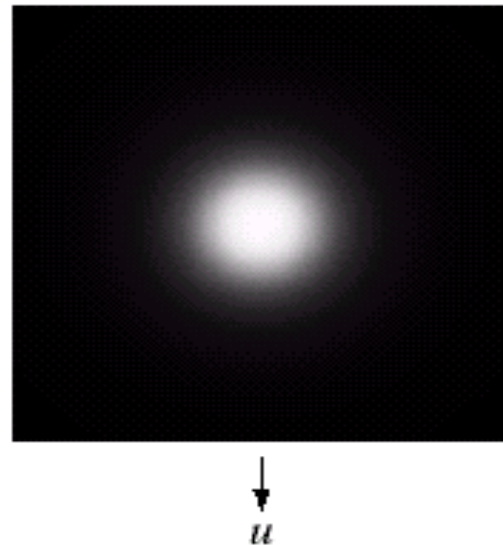
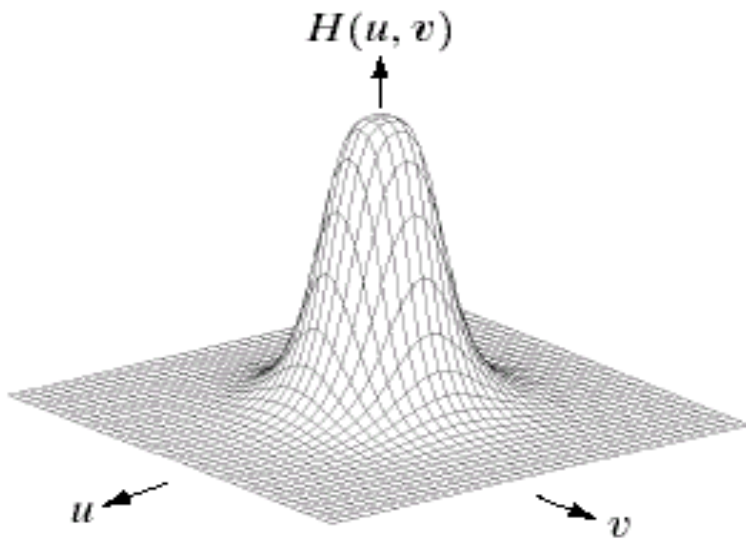
Kết quả lọc với bộ lọc thông thấp lý tưởng bán kính 80



Kết quả lọc với bộ lọc thông thấp lý tưởng bán kính 230

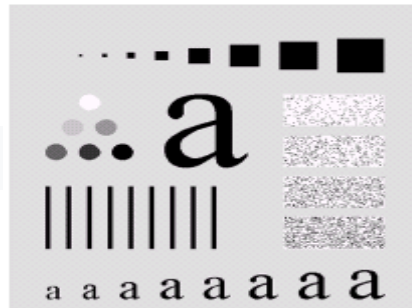
- **Lọc thông thấp Butterworth:** Hàm biến đổi của lọc thông thấp Butterworth bậc  $n$  với tần số cắt ở khoảng cách  $D_0$  từ *tâm* được định nghĩa:

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



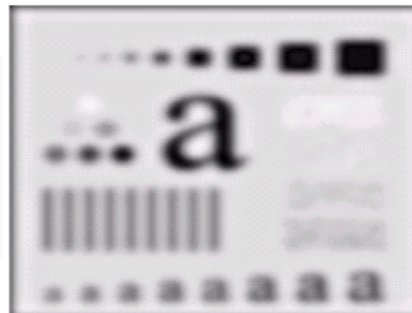
- Lọc thông thấp Butterworth:**

Ảnh gốc



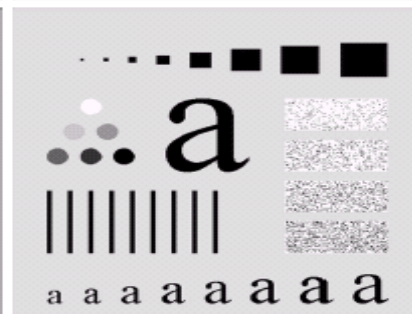
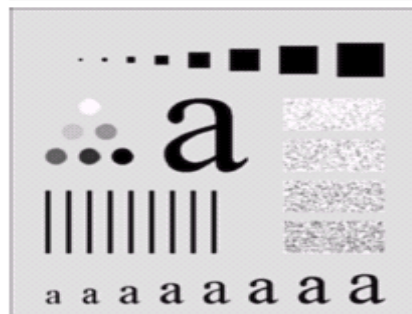
Kết quả lọc với bộ lọc Butterworth bậc 2 và bán kính ngưỡng 5

Kết quả lọc với bộ lọc Butterworth bậc 2 và bán kính ngưỡng 15



Kết quả lọc với bộ lọc Butterworth bậc 2 và bán kính ngưỡng 30

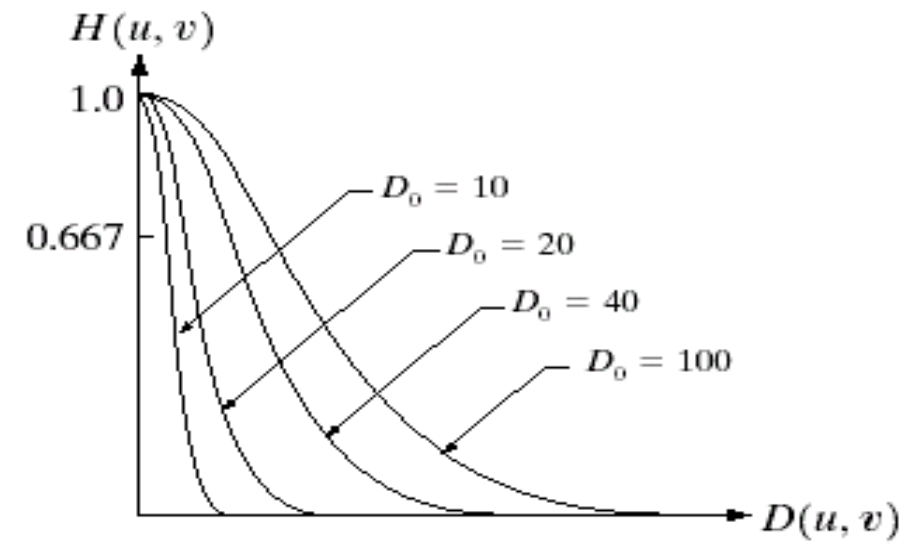
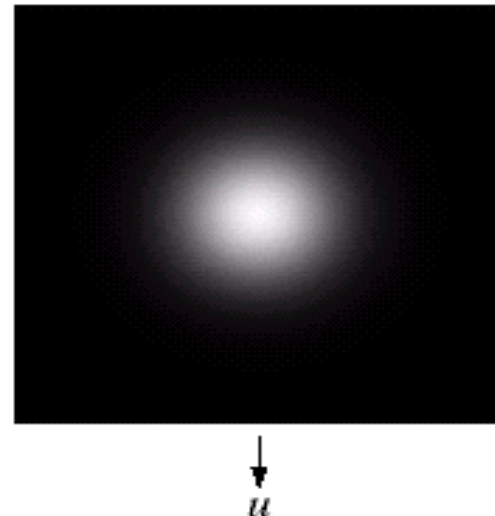
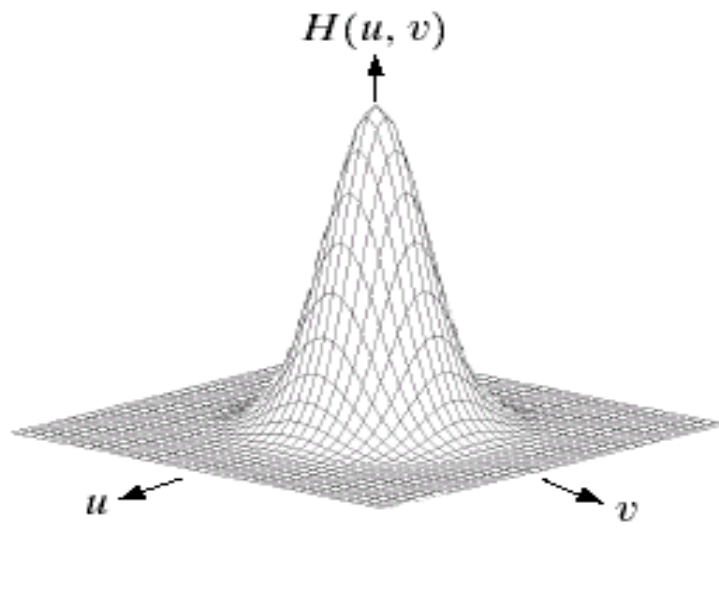
Kết quả lọc với bộ lọc Butterworth bậc 2 và bán kính ngưỡng 80



Kết quả lọc với bộ lọc Butterworth bậc 2 và bán kính ngưỡng 230

- **Lọc thông thấp Gaussian:** Hàm biến đổi của lọc thông thấp Gaussian được định nghĩa:

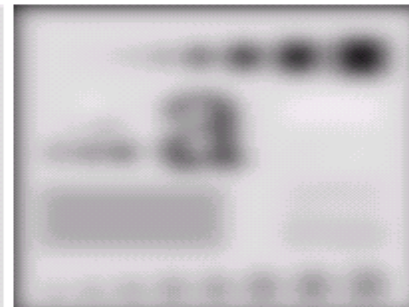
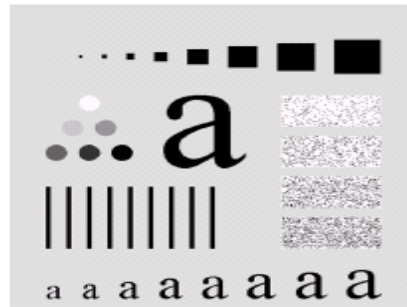
$$H(u, v) = e^{-D^2(u, v) / 2D_0^2}$$





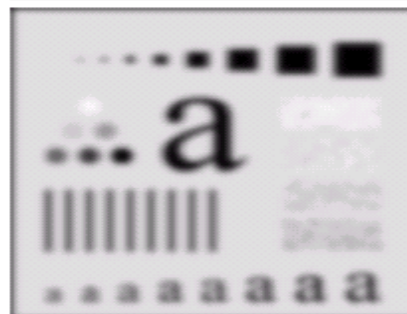
- Lọc thông thấp Gaussian:

Ảnh gốc



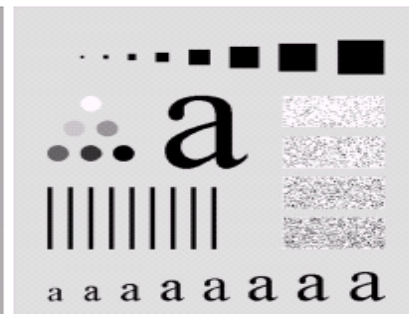
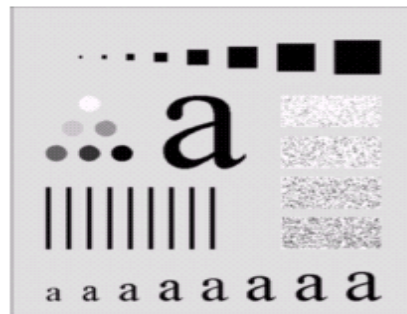
Kết quả lọc với bộ lọc Gaussian với bán kính ngưỡng 5

Kết quả lọc với bộ lọc Gaussian với bán kính ngưỡng 15



Kết quả lọc với bộ lọc Gaussian với bán kính ngưỡng 30

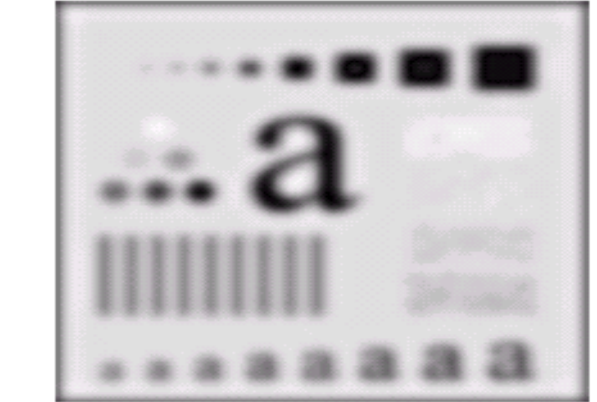
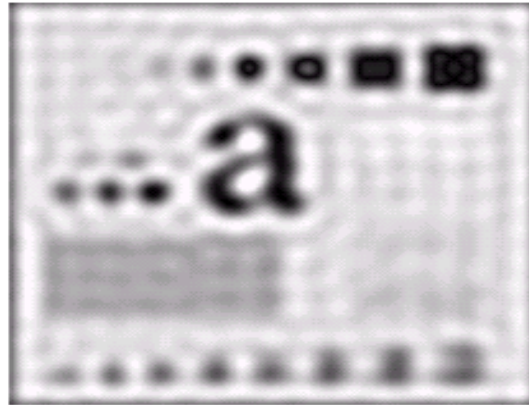
Kết quả lọc với bộ lọc Gaussian với bán kính ngưỡng 85



Kết quả lọc với bộ lọc Gaussian với bán kính ngưỡng 230

- So sánh kết quả 3 bộ lọc thông thấp

Kết quả lọc với bộ lọc  
thông thấp  
lý tưởng bán kính 15



Kết quả lọc với bộ lọc  
Butterworth bậc 2  
và bán kính ngưỡng 15

Kết quả lọc với bộ lọc  
Gaussian  
với bán kính ngưỡng 15



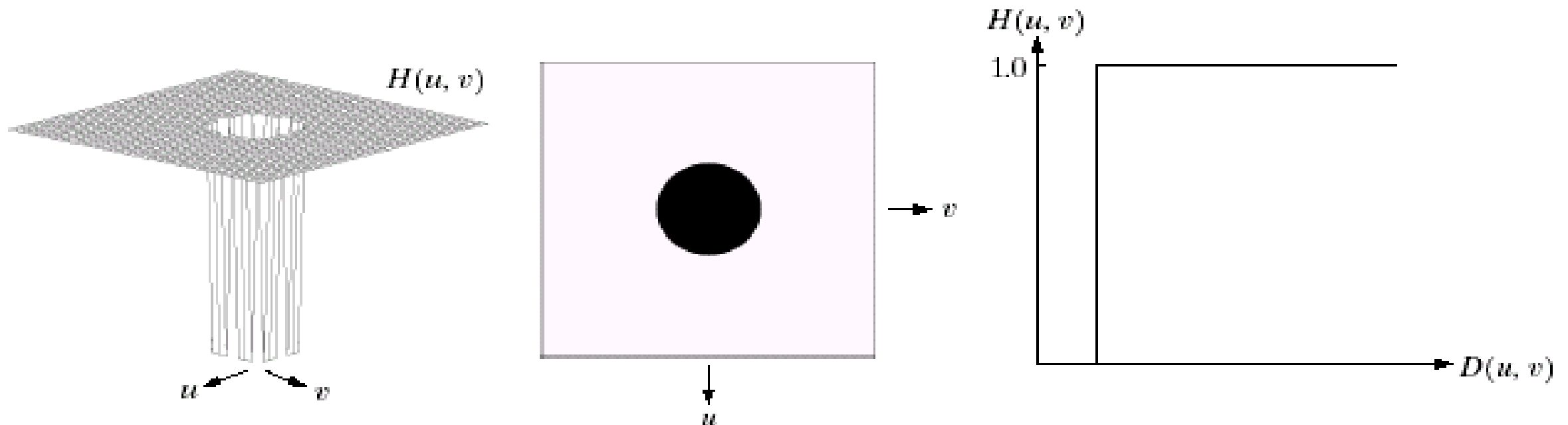
- Các chi tiết nét trong ảnh thường gắn với các thành phần tần số cao
- Lọc thông cao (High pass filters) – chỉ cho qua các thành phần tần số cao, loại bỏ thành phần tần số thấp
- Lọc thông cao chính là nghịch đảo của bộ lọc thông thấp:

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

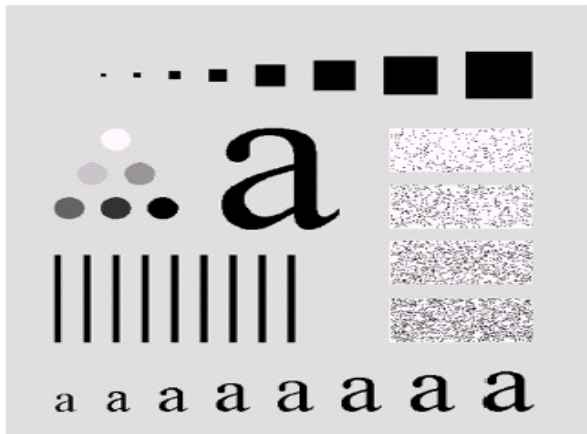


- Lọc thông cao lý tưởng như sau:

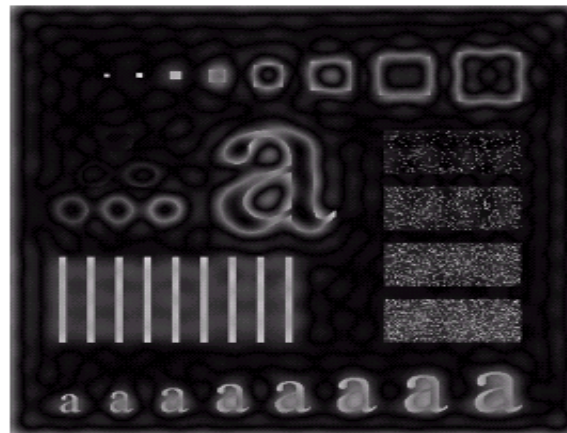
$$H(u, v) = \begin{cases} 0 & \text{if } D(u, v) \leq D_0 \\ 1 & \text{if } D(u, v) > D_0 \end{cases} \quad (D_0 \text{ là khoảng cách cắt})$$



- Lọc thông cao lý tưởng (tiếp theo)



Ảnh gốc



Kết quả lọc thông  
cao lý tưởng với  
 $D_0 = 15$



Kết quả lọc thông  
cao lý tưởng với  
 $D_0 = 30$

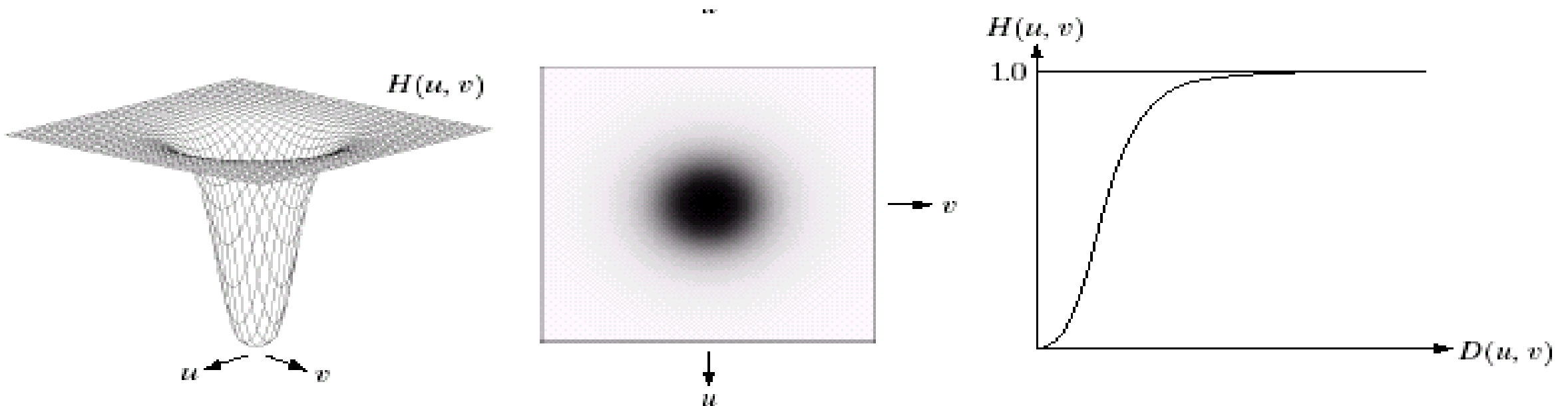


Kết quả lọc thông  
cao lý tưởng với  
 $D_0 = 80$

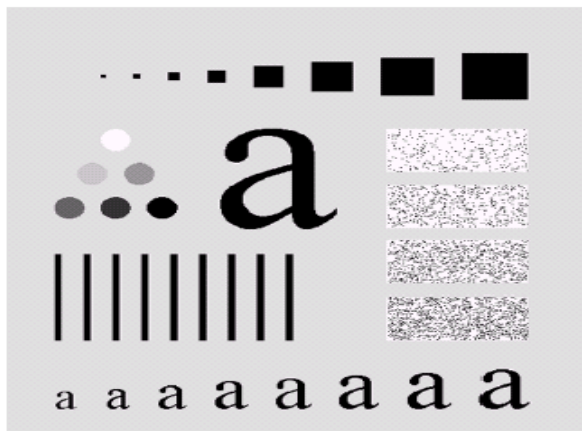
- Lọc thông cao Butterworth như sau:

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

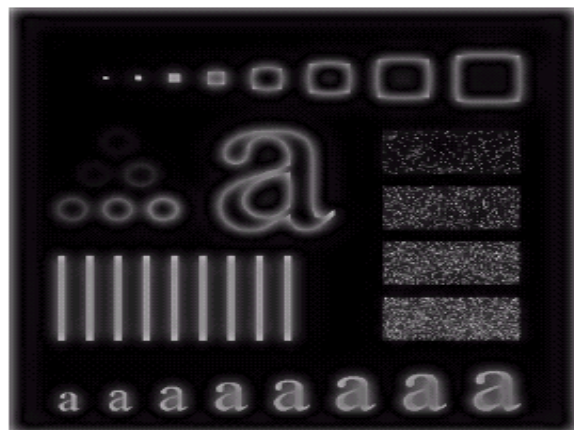
( $n$  là bậc của bộ lọc và  $D_0$  là khoảng cách cắt)



- Lọc thông cao Butterworth như sau:



Ảnh gốc



Kết quả lọc thông cao Butterworth bậc 2 với  $D_0 = 15$



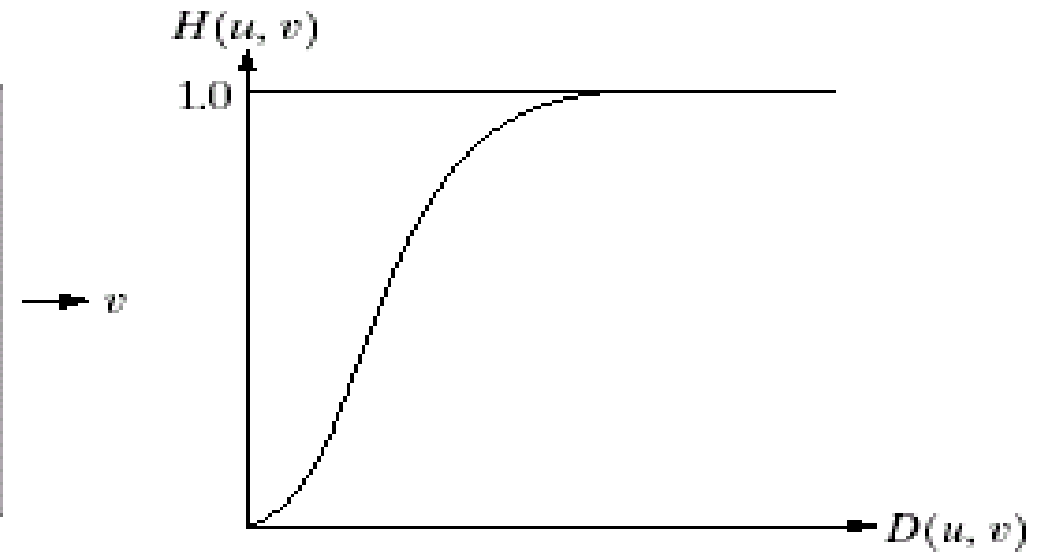
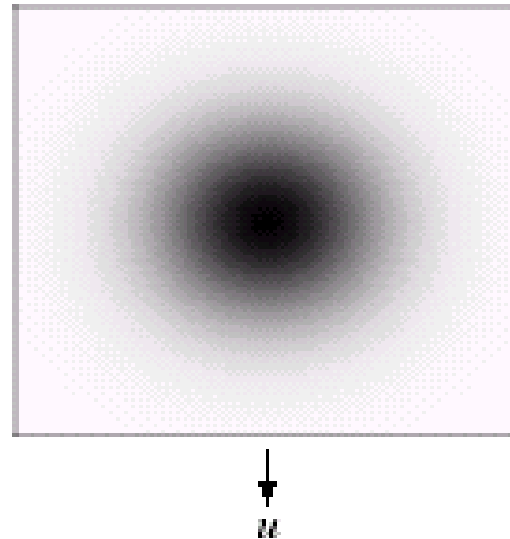
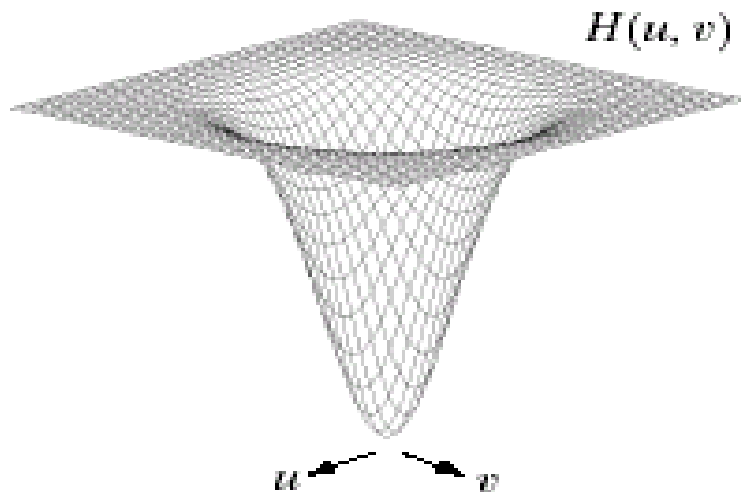
Kết quả lọc thông cao Butterworth bậc 2 với  $D_0 = 30$



Kết quả lọc thông cao Butterworth bậc 2 với  $D_0 = 80$

- Lọc thông cao Gaussian như sau:

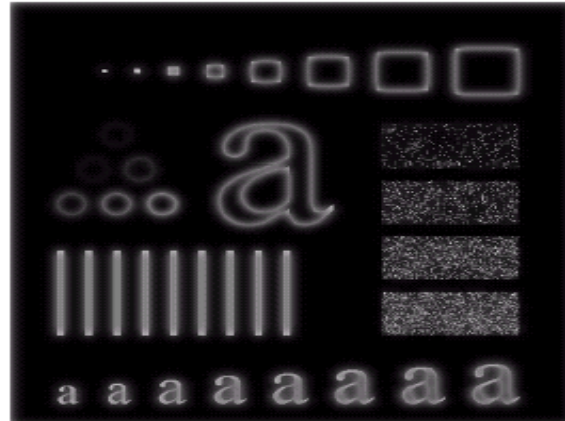
$$H(u, v) = 1 - e^{-D^2(u, v)/2D_0^2} \quad (D_0 \text{ là khoảng cách cắt})$$



- Lọc thông cao Gaussian



Ảnh gốc



Kết quả lọc thông cao Gaussian với  $D_0 = 15$



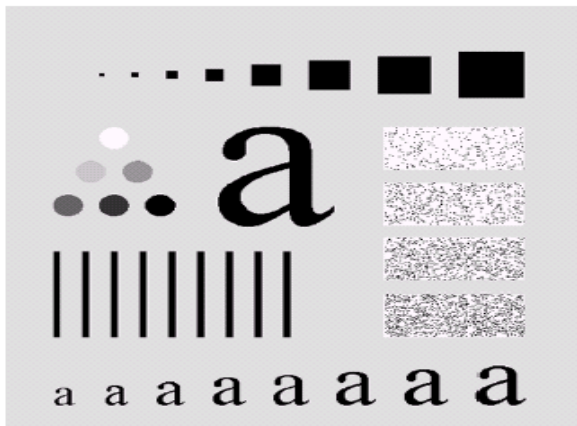
Kết quả lọc thông cao Gaussian với  $D_0 = 30$



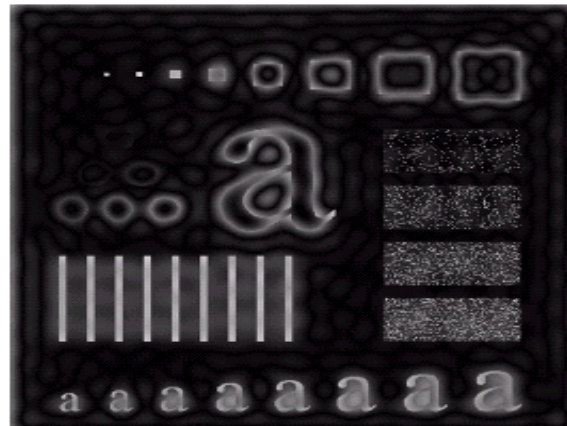
Kết quả lọc thông cao Gaussian với  $D_0 = 80$



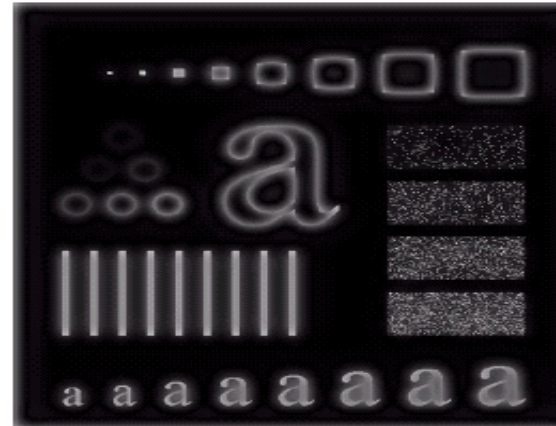
- So sánh các lọc thông cao



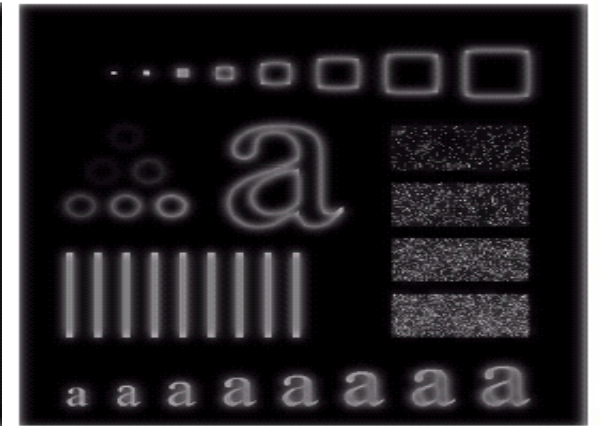
Ảnh gốc



Kết quả lọc thông cao lý tưởng với  $D_0 = 15$

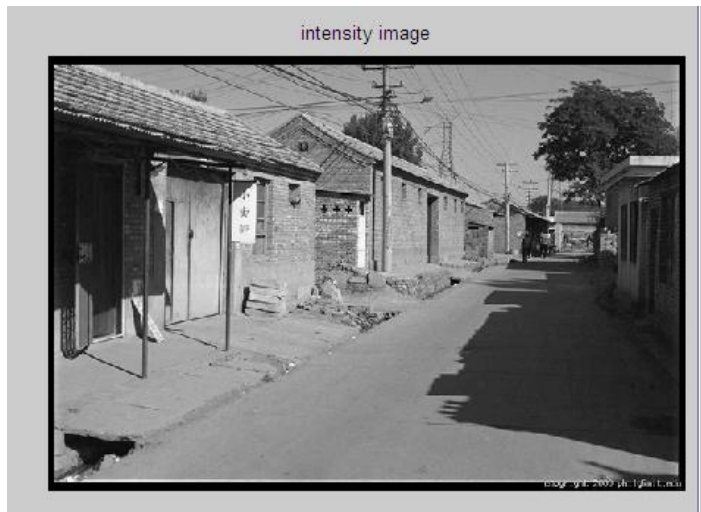


Kết quả lọc thông cao **Butterworth** bậc 2 với  $D_0 = 15$

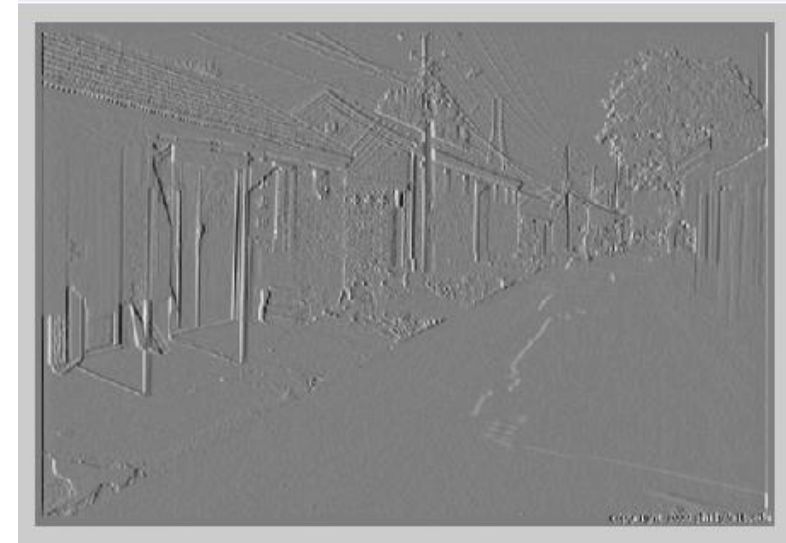
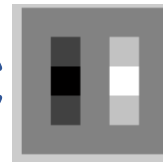


Kết quả lọc thông cao **Gaussian** với  $D_0 = 15$

## Filtering in spatial domain

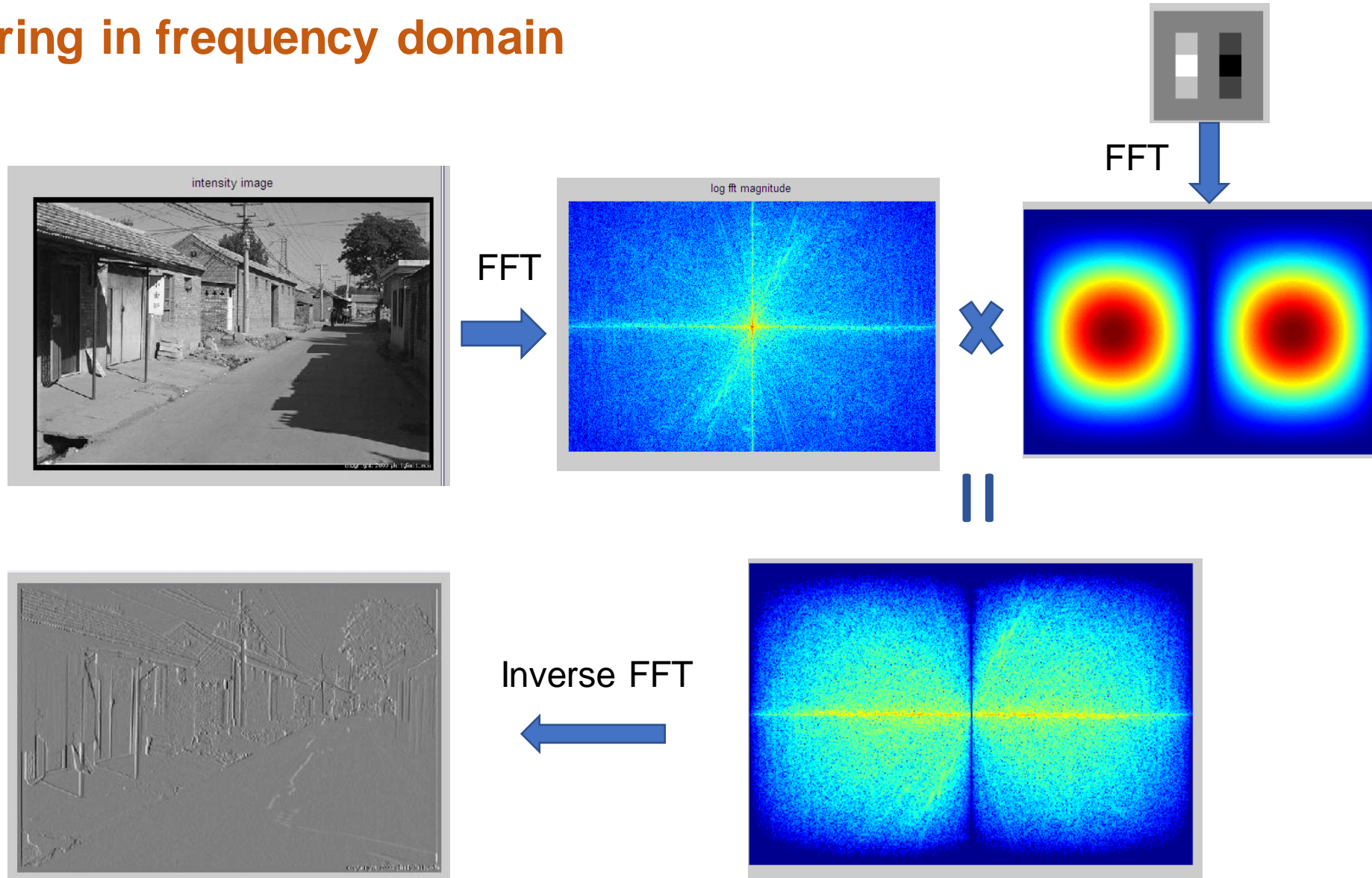


1	0	-1
2	0	-2
1	0	-1

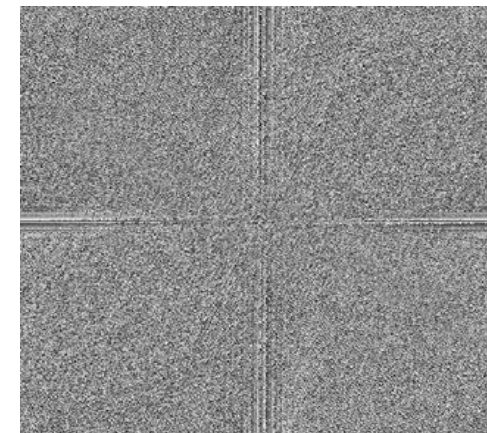
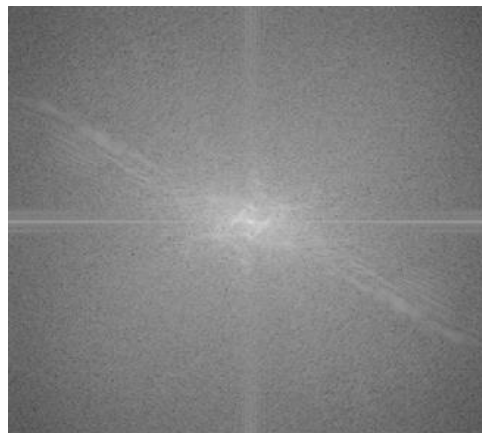
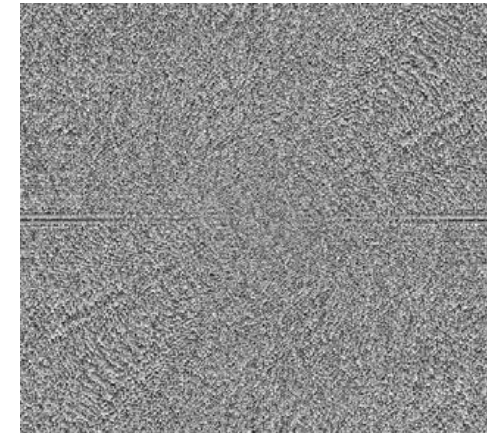
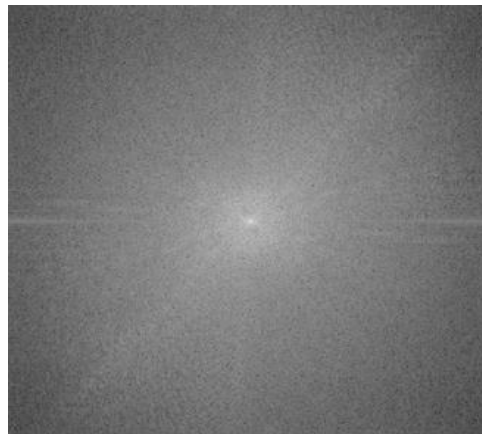




# Filtering in frequency domain



## Fourier transforms of natural images



original

amplitude

phase

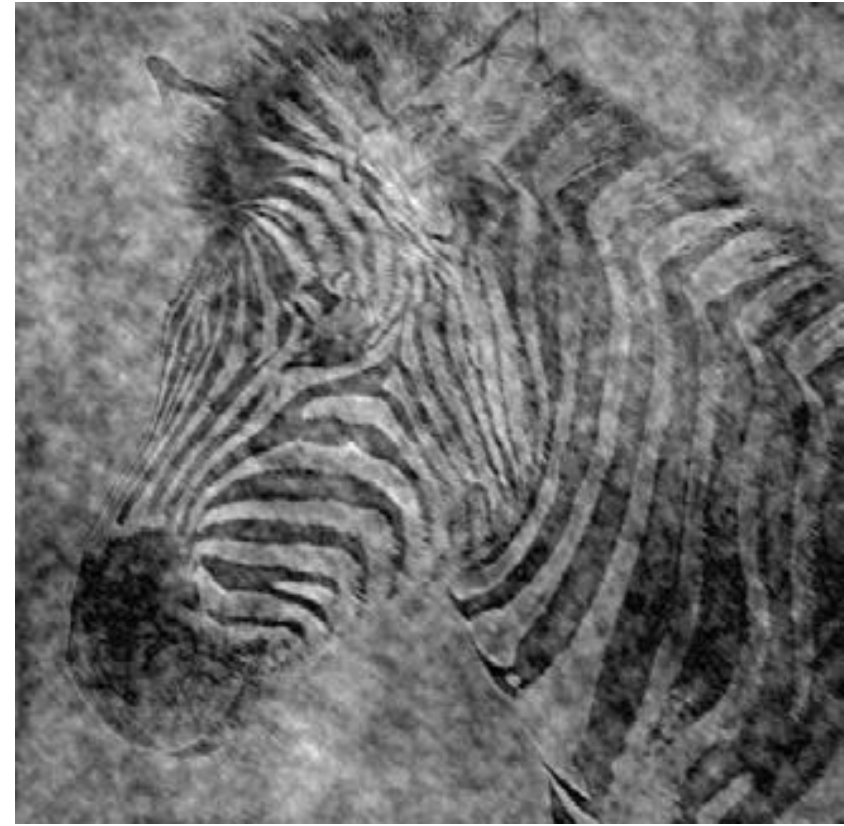


## Fourier transforms of natural images

Image phase matters!



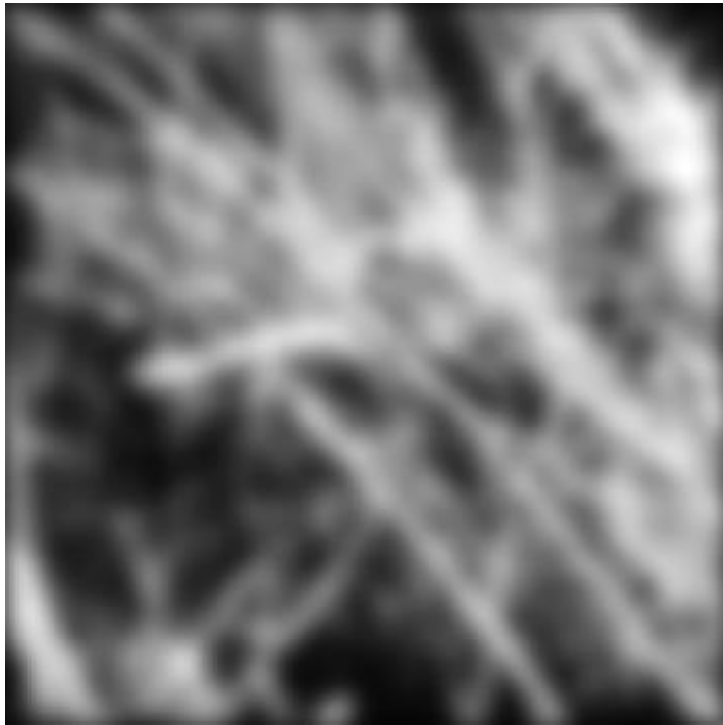
cheetah phase with zebra amplitude



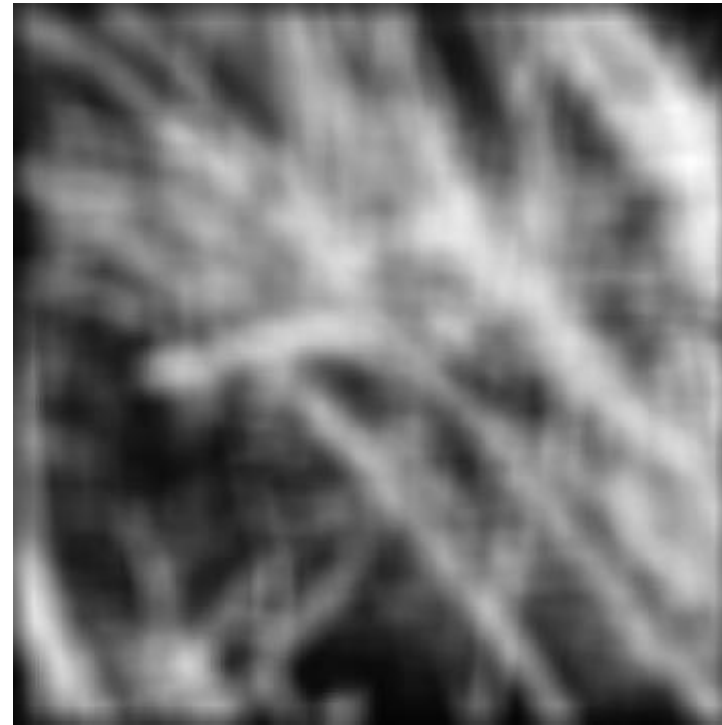
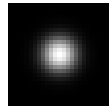
zebra phase with cheetah amplitude

## Revisiting blurring

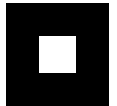
Why does the Gaussian give a nice smooth image, but the square filter give edgy artifacts?



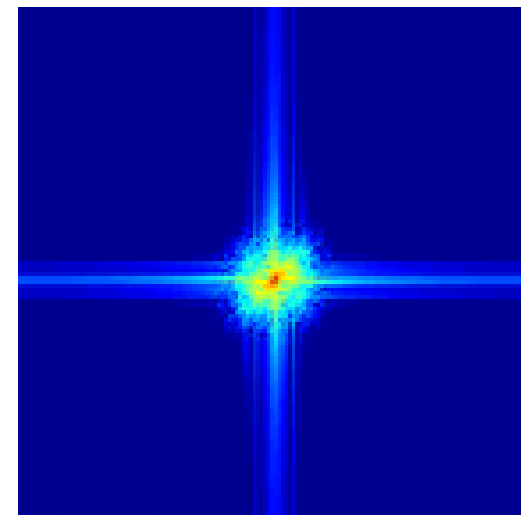
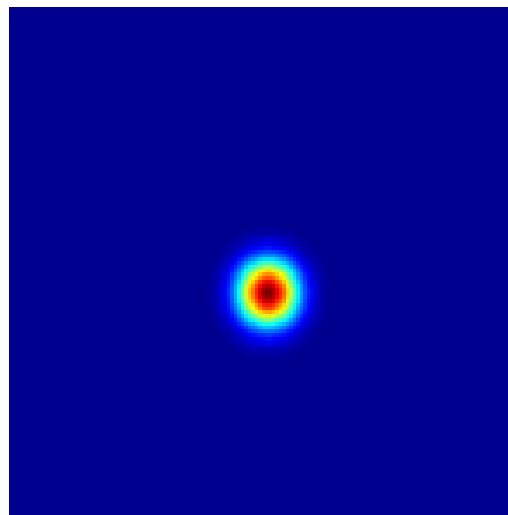
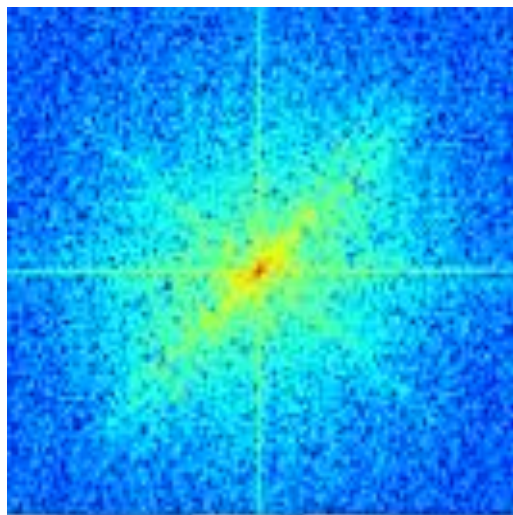
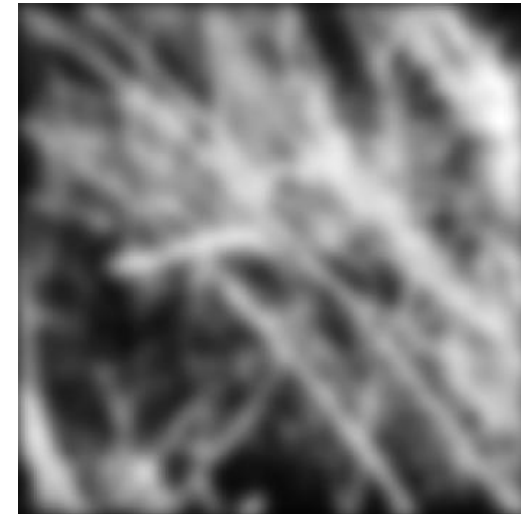
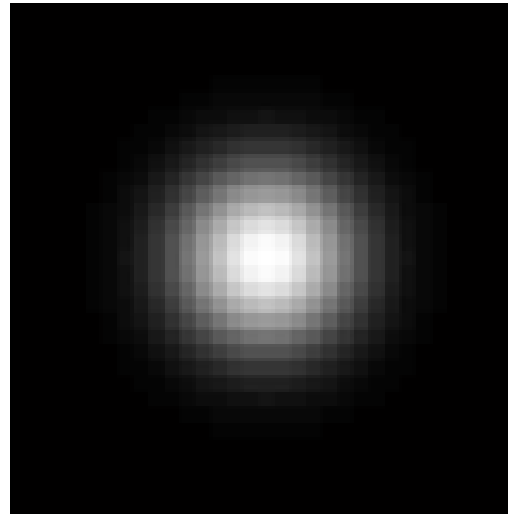
Gaussian  
filter



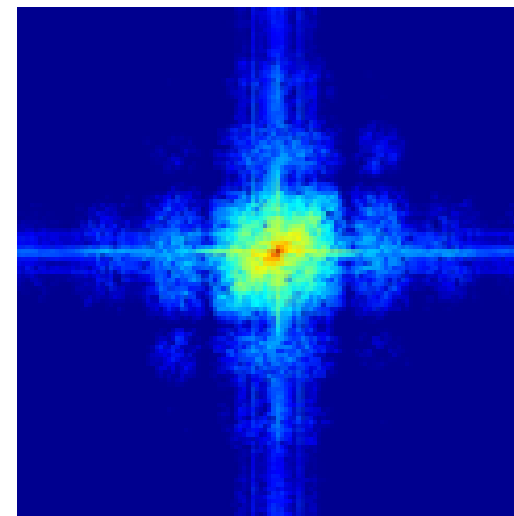
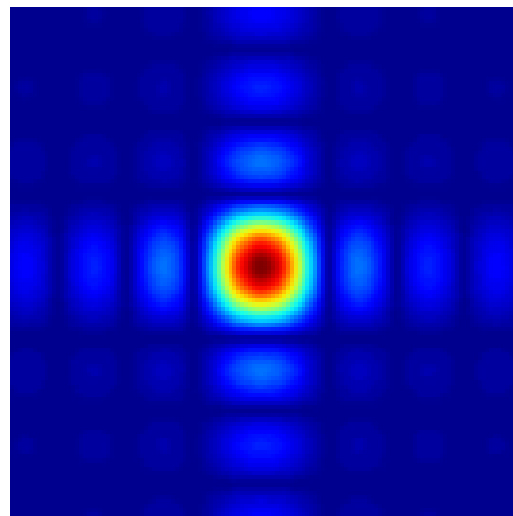
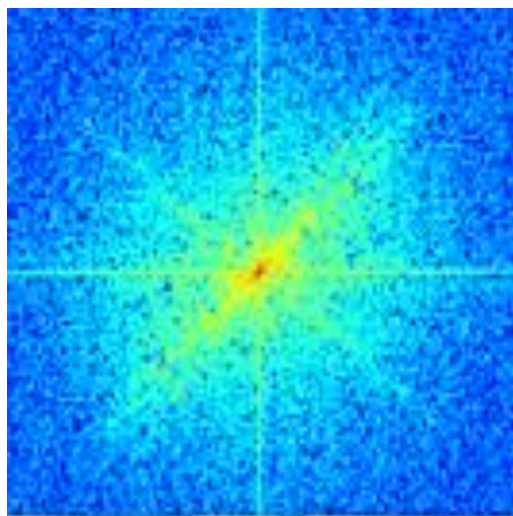
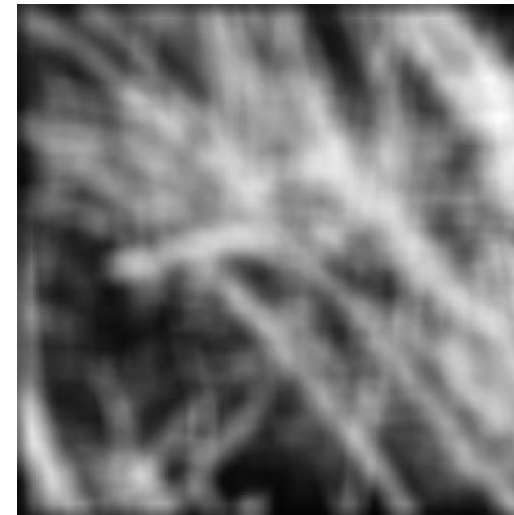
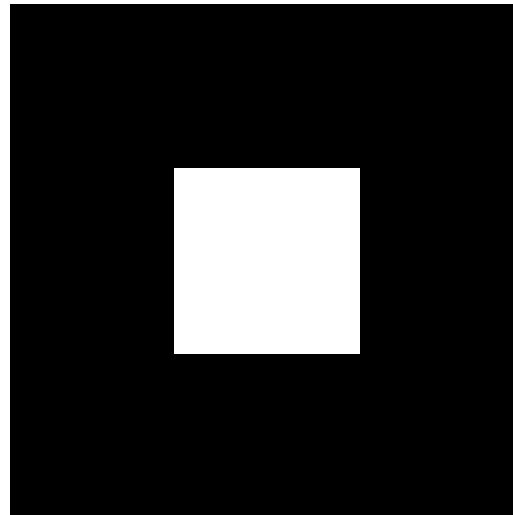
Box  
filter



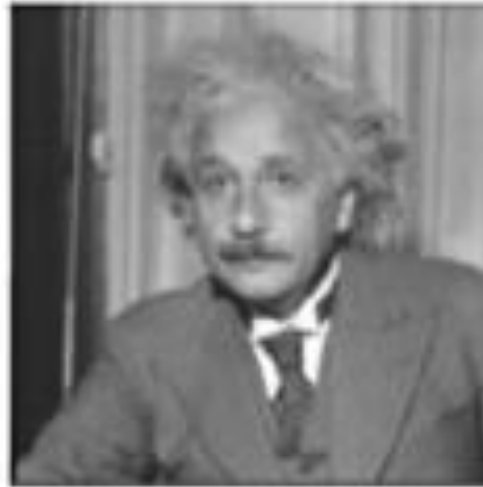
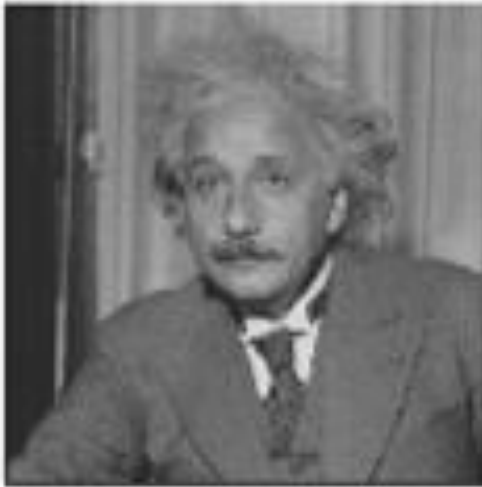
## Gaussian blur



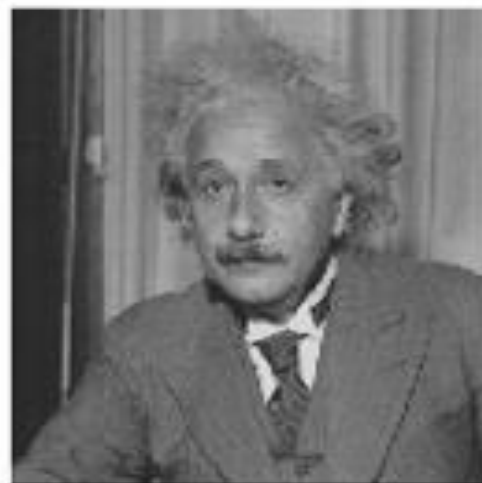
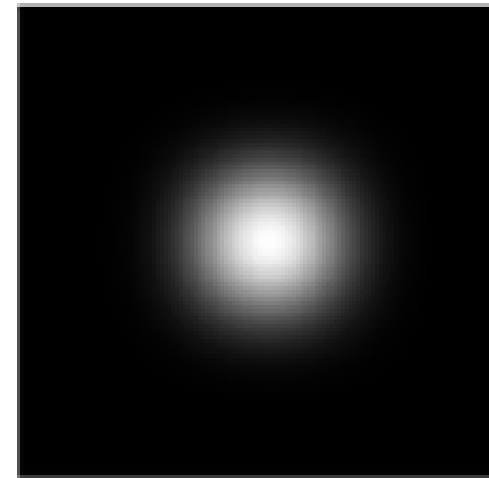
## Box blur



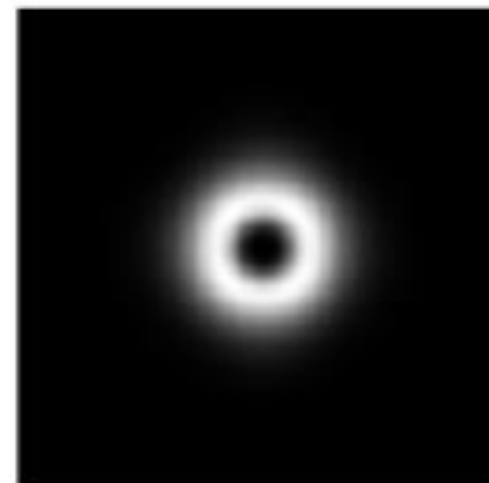
## More filtering examples



low-pass



band-pass

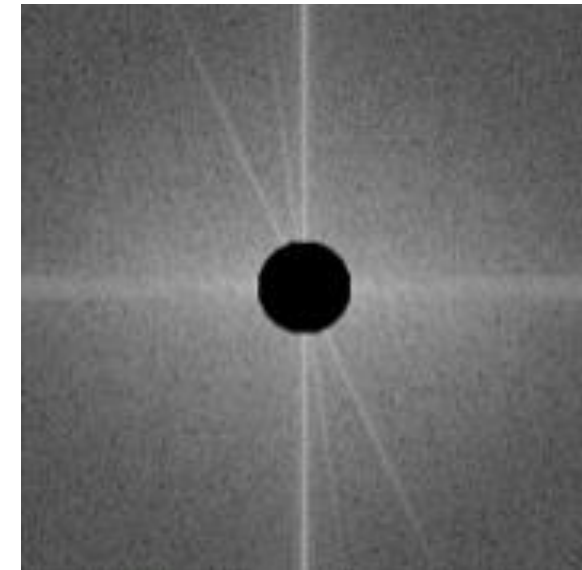


filters shown  
in frequency-  
domain



## More filtering examples

high-pass



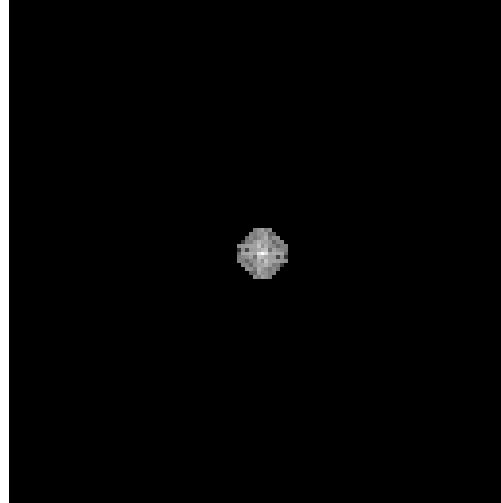


## More filtering examples

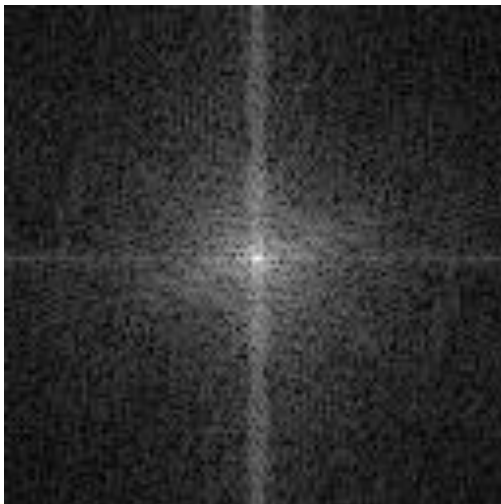
original image



low-pass filter

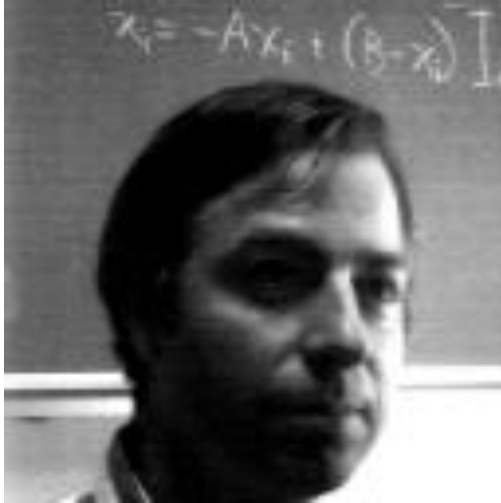


frequency magnitude

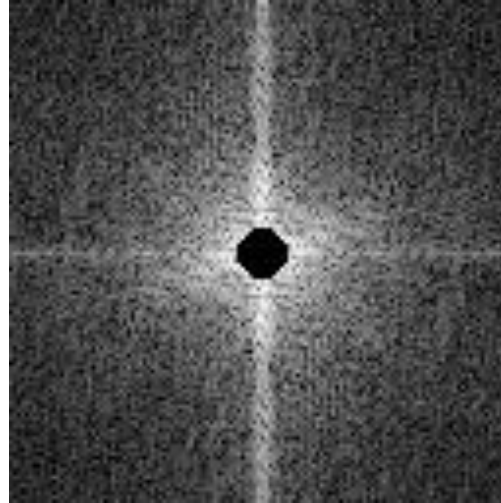


## More filtering examples

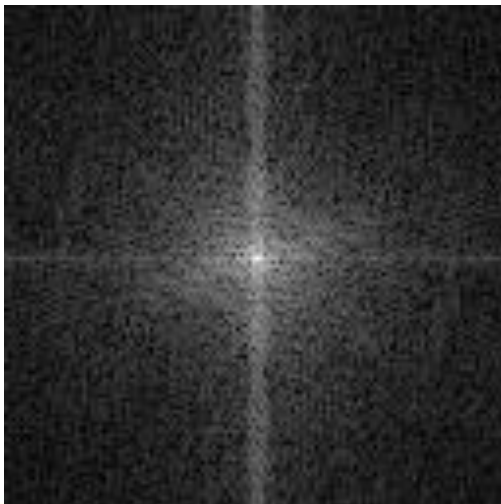
original image



high-pass filter

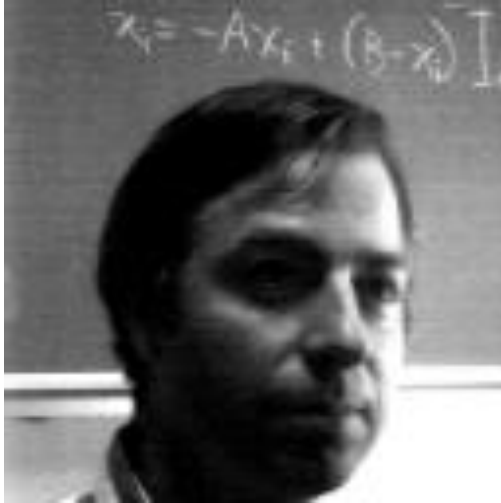


frequency magnitude

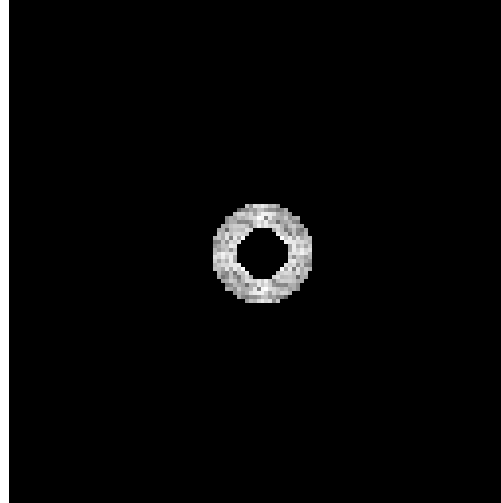


## More filtering examples

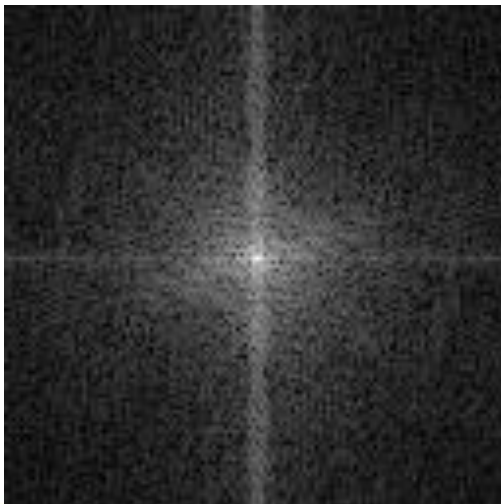
original image



band-pass filter

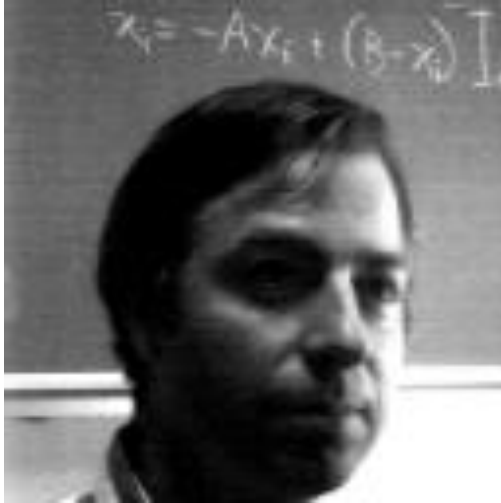


frequency magnitude

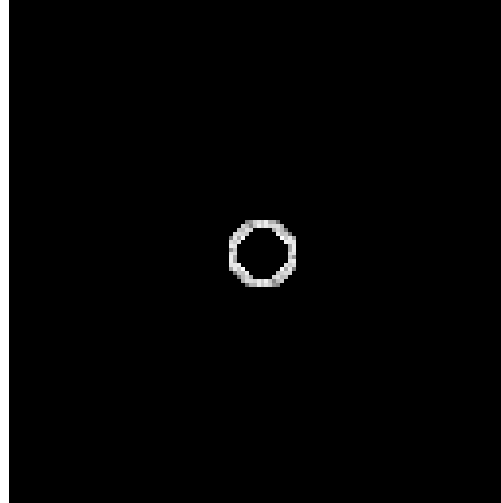


## More filtering examples

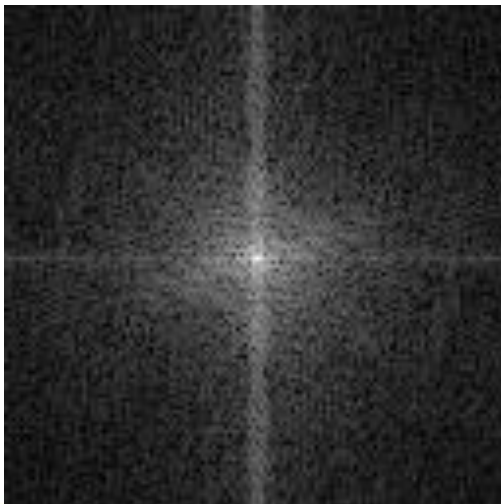
original image



band-pass filter

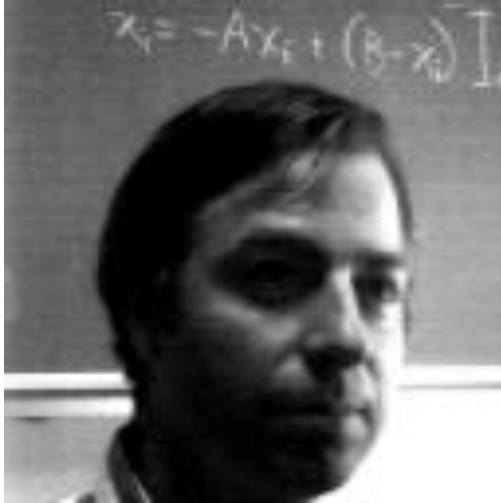


frequency magnitude

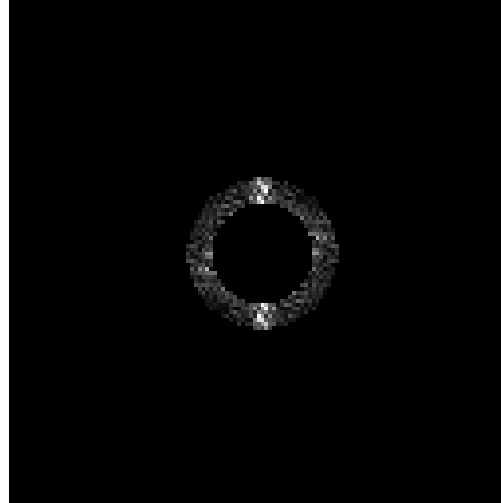


## More filtering examples

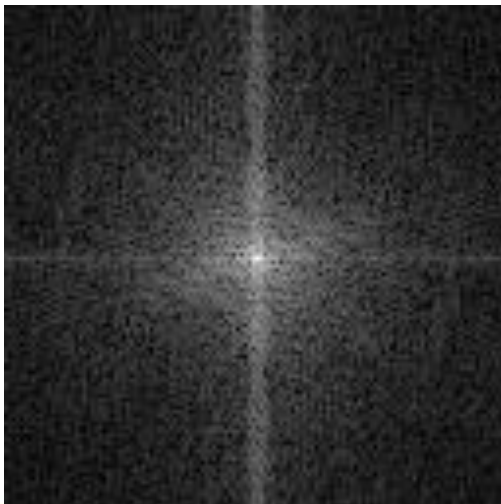
original image



band-pass filter



frequency magnitude

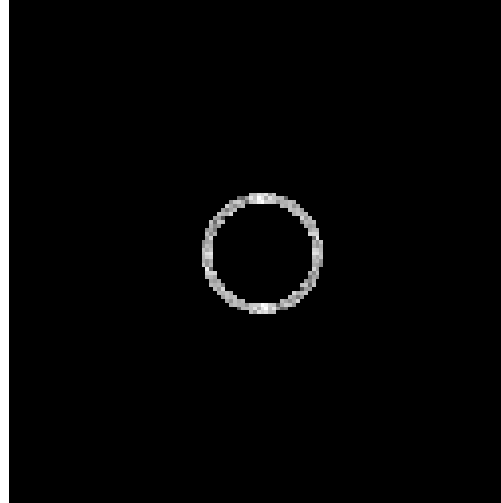


## More filtering examples

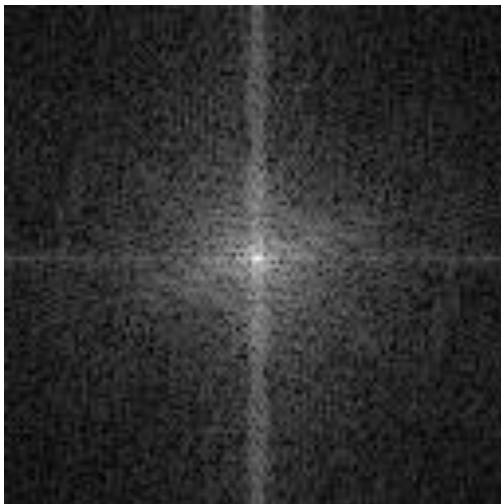
original image



band-pass filter



frequency magnitude





# Frequency-domain filtering in human vision



*“Hybrid image”*

Aude Oliva and Philippe Schyns

# Frequency-domain filtering in human vision



*Gala Contemplating the Mediterranean Sea Which at Twenty Meters Becomes the Portrait of Abraham Lincoln (Homage to Rothko)*

Salvador Dali, 1976

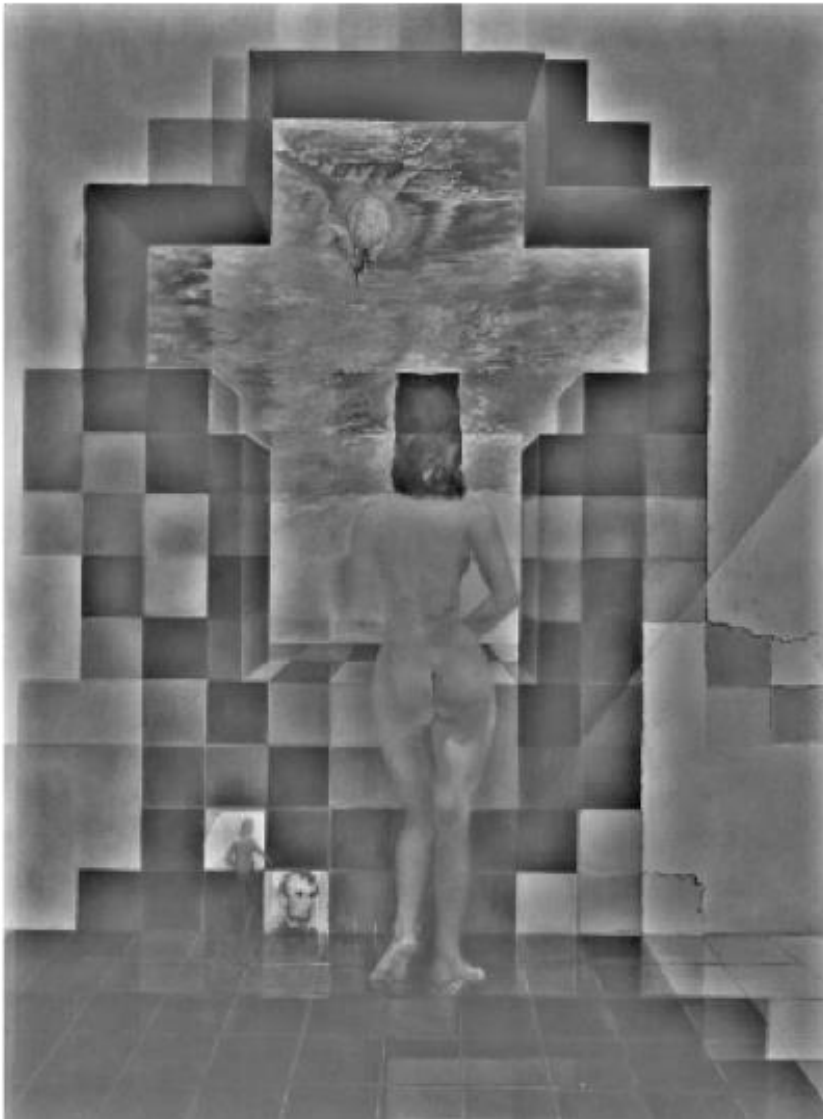


# Frequency-domain filtering in human vision



Low-pass filtered version

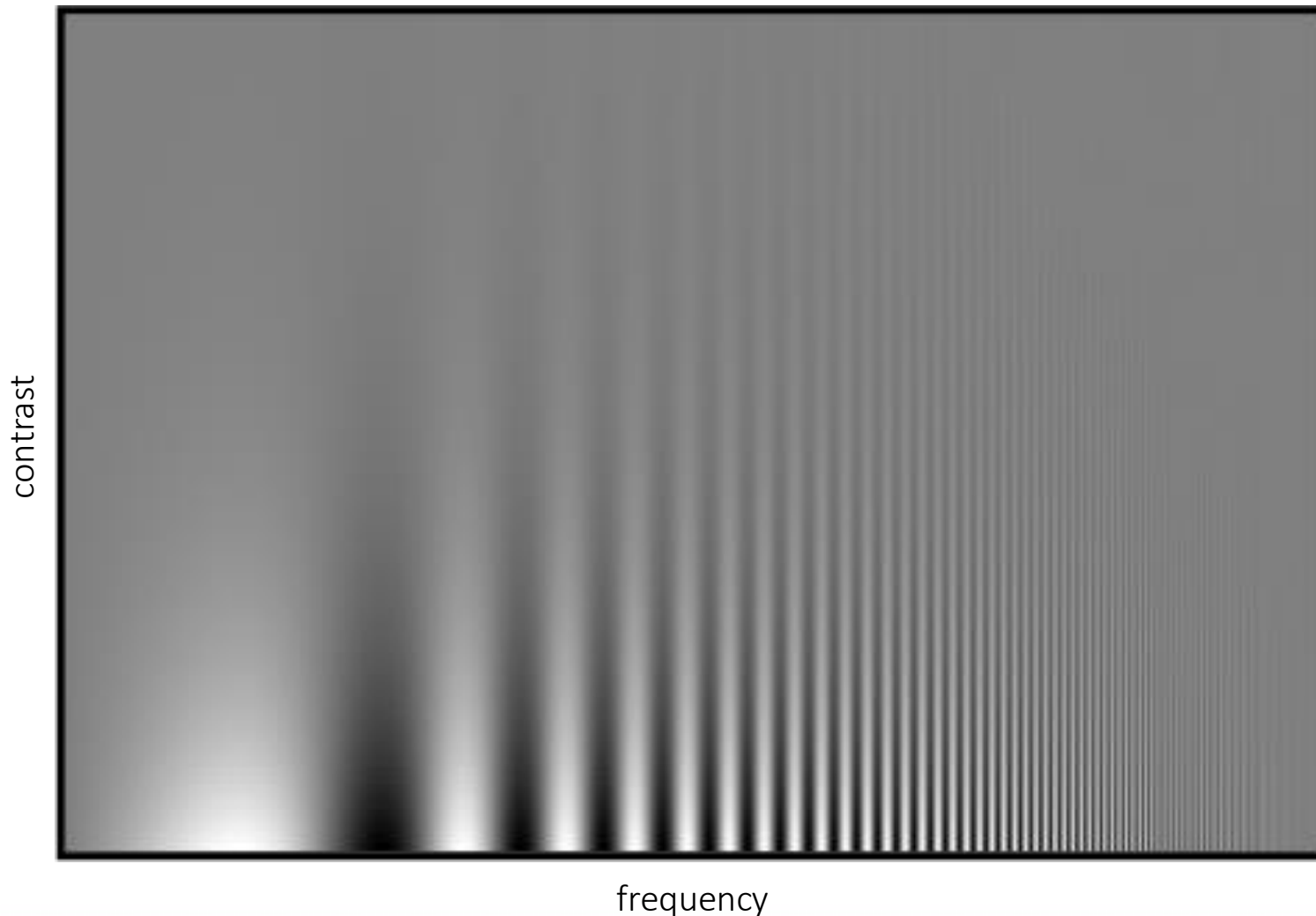
# Frequency-domain filtering in human vision



High-pass filtered version

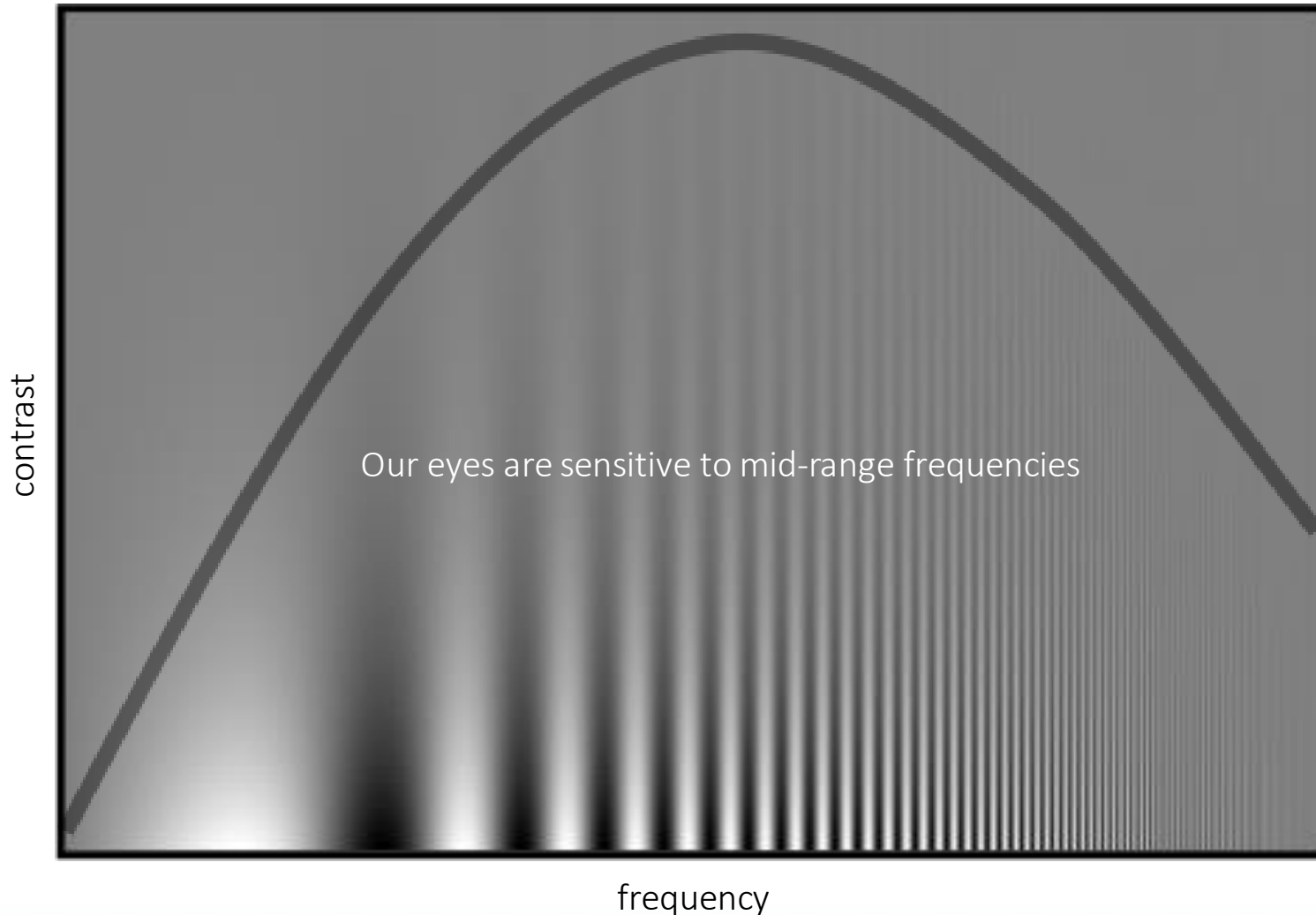
# Variable frequency sensitivity

Experiment: Where do you see the stripes?



# Variable frequency sensitivity

Campbell-Robson contrast sensitivity curve



- Early processing in humans filters for various orientations and scales of frequency
- Perceptual cues in the mid frequencies dominate perception





**Thank You...!**