

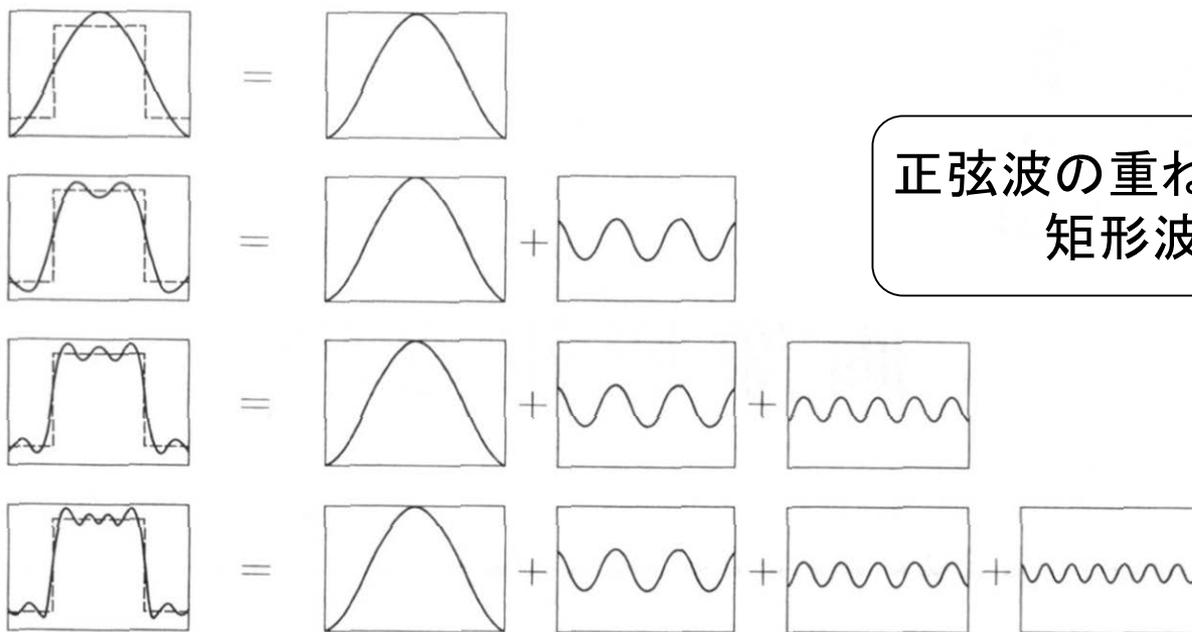
# 画像処理工学

画像の空間周波数解析

# フーリエ変換の基本概念

## ● 信号波形のフーリエ変換

- 信号波形を周波数の異なる三角関数（正弦波など）に分解する
- 逆に，周波数の異なる三角関数を重ねあわせることにより，任意の信号波形を合成できる



正弦波の重ね合わせによる  
矩形波の表現

# フーリエ変換の基本概念

## • フーリエ変換

### – 1次元信号 $f(t)$ のフーリエ変換

$$\text{変換} \quad F(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t) e^{-j\omega t} dt \quad \because e^{-j\omega t} = \cos(\omega t) - j \sin(\omega t)$$

$$\text{逆変換} \quad f(t) = \int_{-\infty}^{\infty} F(\omega) e^{j\omega t} d\omega \quad \because e^{j\omega t} = \cos(\omega t) + j \sin(\omega t)$$

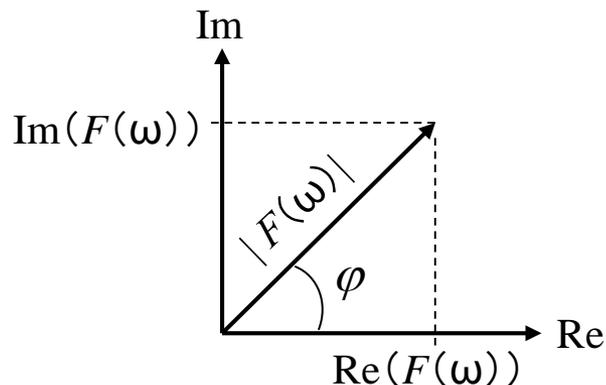
$F(\omega)$  は複素数となるので

$F(\omega)$  の実数部を  $\text{Re}(F(\omega))$ , 虚数部を  $\text{Im}(F(\omega))$

とすると

$$F(\omega) = \text{Re}(F(\omega)) + j \text{Im}(F(\omega))$$

として, 複素平面上のベクトルで表現できる



# フーリエ変換の基本概念

## • フーリエ変換

### – 振幅スペクトル

- $f(t)$ に含まれる周波数 $\omega$ の複素正弦波の振幅

$$|F(\omega)| = \sqrt{\operatorname{Re}(F(\omega))^2 + \operatorname{Im}(F(\omega))^2}$$

### – 位相スペクトル

- $f(t)$ に含まれる周波数 $\omega$ の複素正弦波の初期位相

$$\varphi(\omega) = \tan^{-1} \left\{ \frac{\operatorname{Im}(F(\omega))}{\operatorname{Re}(F(\omega))} \right\}$$

### – パワースペクトル

- $f(t)$ に各周波数成分がどの程度の強さで含まれるか

$$|F(\omega)|^2 = \operatorname{Re}(F(\omega))^2 + \operatorname{Im}(F(\omega))^2$$

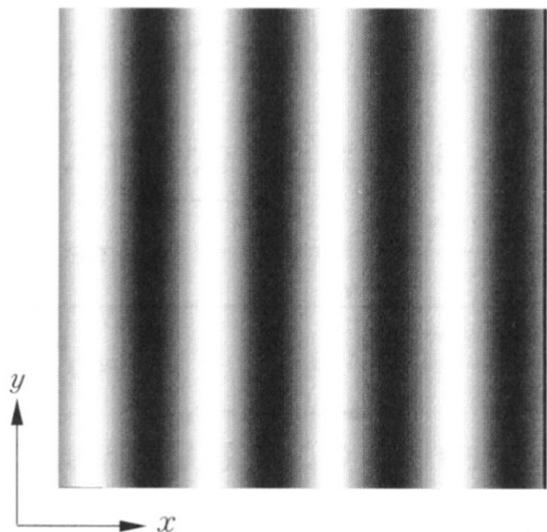
信号  $f(t)$  は  
周波数 $\omega$ の複素正弦波に  
分解できることを意味する



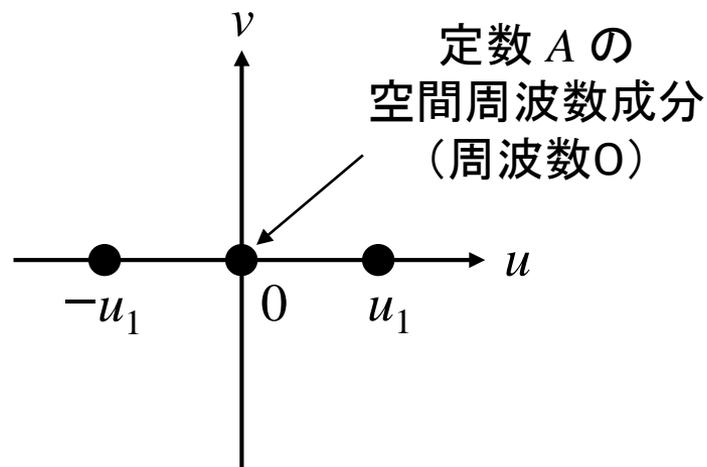
# 画像の空間周波数

## • 画像の空間周波数

- 画像信号では、単位長に存在する濃淡の縞模様の数で周波数(空間周波数)が定義される

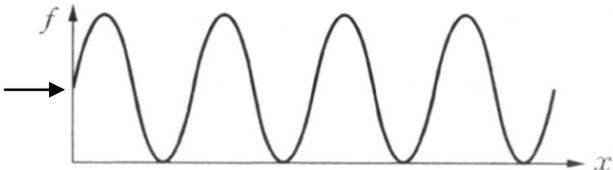


フーリエ  
変換



空間周波数領域での表現

周波数  $u$  の  
正弦波



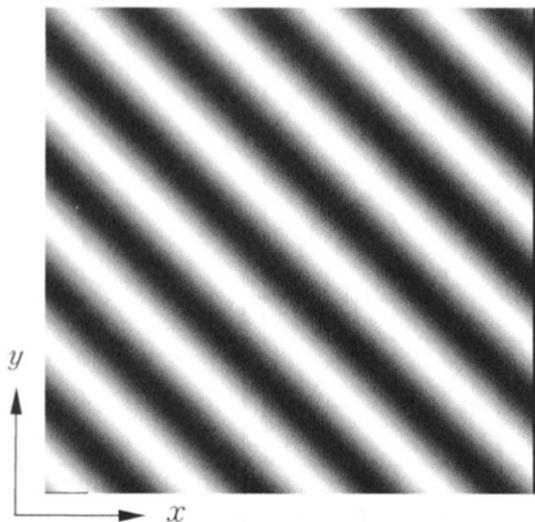
$$f(x, y) = A \sin u_1 x + A \text{ の画像}$$

$x$  軸方向にのみ  
濃淡変化(縞模様)がある場合

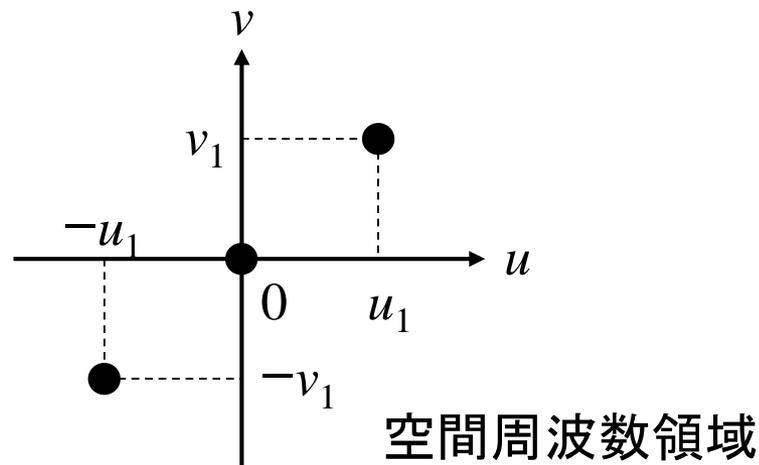
# 画像の空間周波数

## • 空間周波数が表す特徴

- 空間周波数が低いと濃淡変化が滑らか(縞模様の数  
が少ない)
- 空間周波数が高いと濃淡変換が激しい(縞模様の数  
が多い)



⇒  
フーリエ  
変換



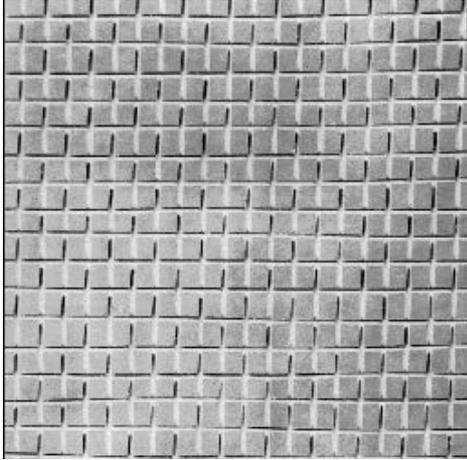
$$f(x, y) = A \sin(u_1 x + v_1 y) + A$$

の画像

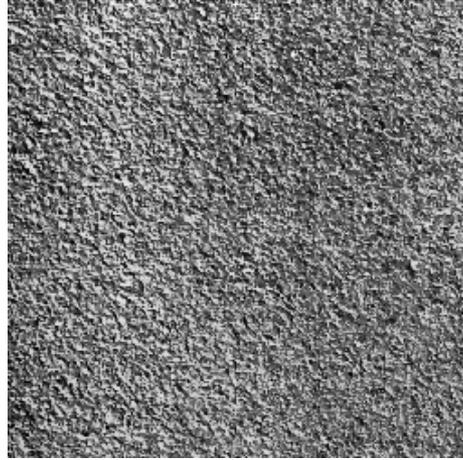
x 軸および y 軸方向にのみ  
濃淡変化(縞模様)がある場合

# テクスチャパターンの空間周波数

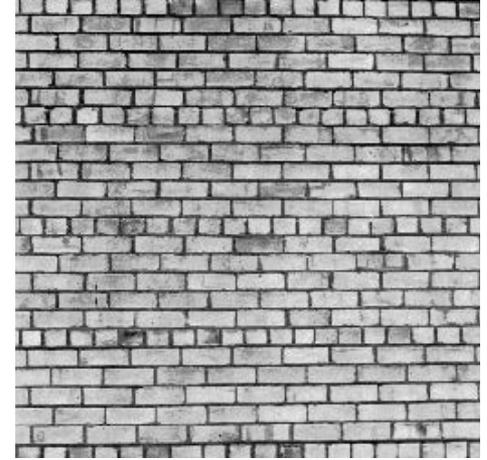
- テクスチャの例



タイル



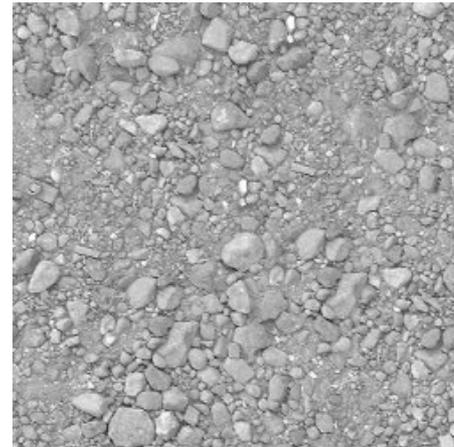
コンクリート



レンガ



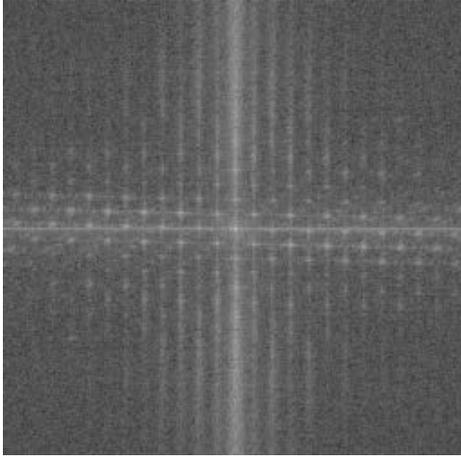
木目



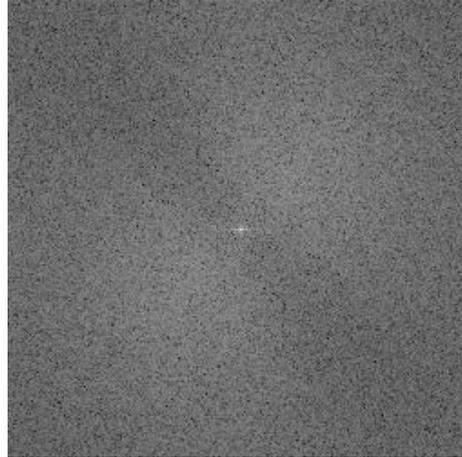
砂利

# テクスチャパターンの空間周波数

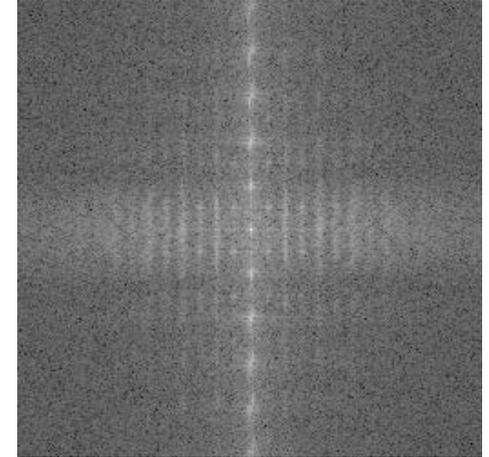
- テクスチャのフーリエパワースペクトル



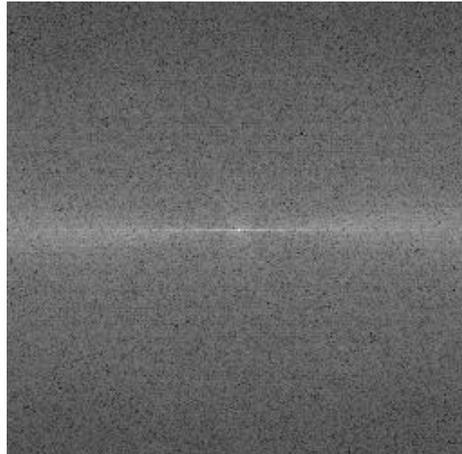
タイル



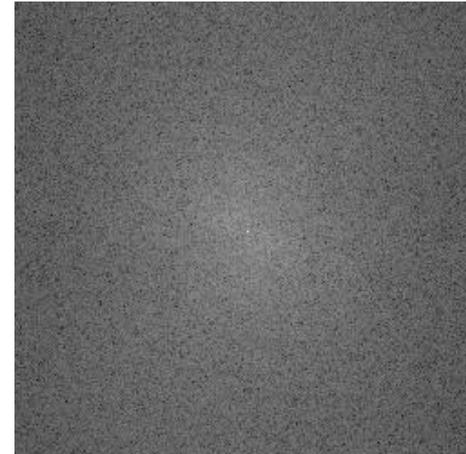
コンクリート



レンガ



木目



砂利

# 画像のフーリエ変換

- $M \times N$  の画像データ  $f(x, y)$  の離散フーリエ変換

変換 (DFT) 
$$F(k, l) = \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) W_M^{xk} W_N^{yl}$$
  
有限データの変換  $\therefore W_M = e^{-2j\pi/M}, W_N = e^{-2j\pi/N}$

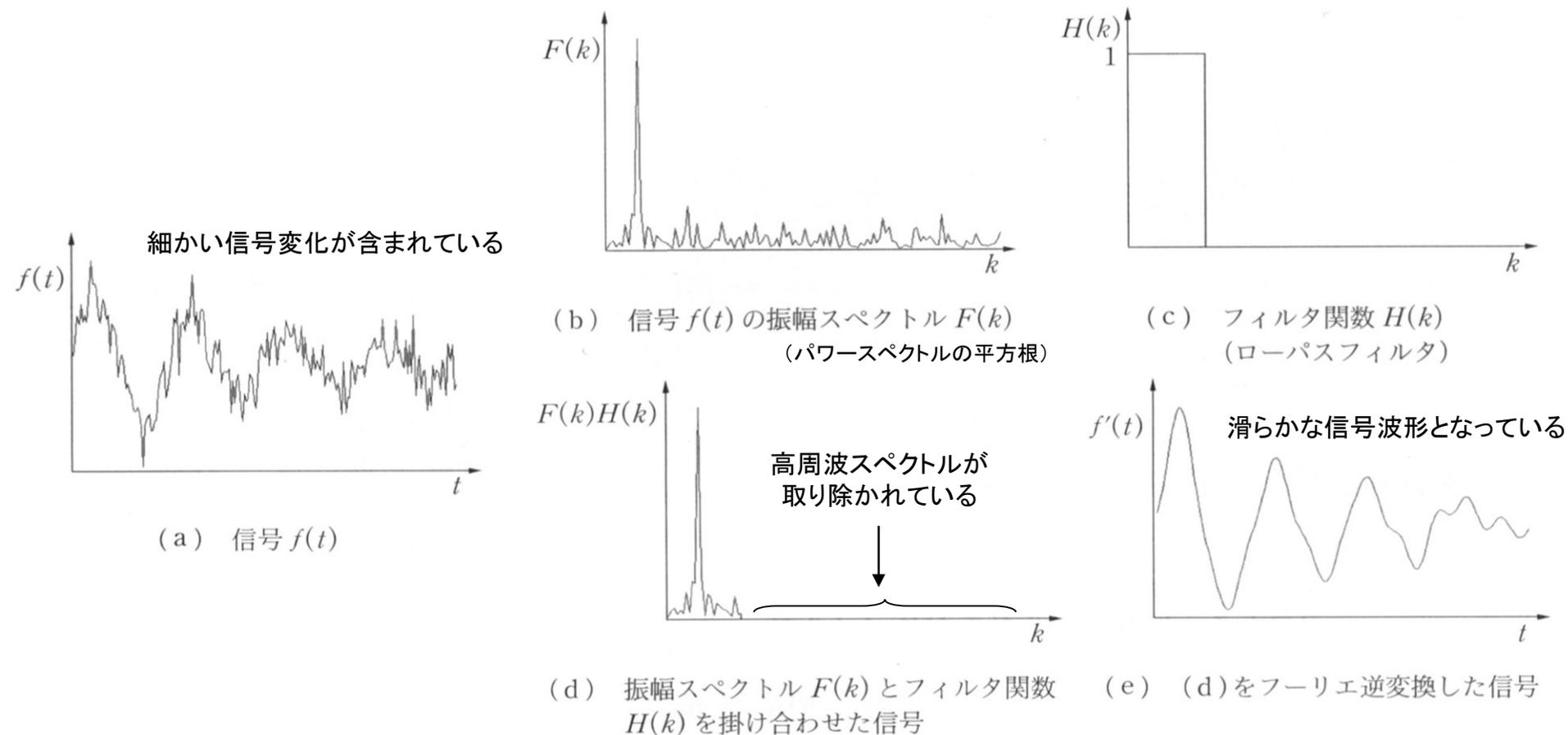
逆変換 (IDFT) 
$$f(x, y) = \frac{1}{MN} \sum_{k=0}^{M-1} \sum_{l=0}^{N-1} F(k, l) W_M^{-xk} W_N^{-yl}$$
  
 $\therefore W_M = e^{2j\pi/M}, W_N = e^{2j\pi/N}$

パワースペクトル  $|F(k, l)| = \sqrt{\operatorname{Re}(F(k, l))^2 + \operatorname{Im}(F(k, l))^2}$

位相スペクトル  $e^{j\varphi(k, l)} = \frac{F(k, l)}{|F(k, l)|}$  or  $\varphi(k, l) = \tan^{-1} \left\{ \frac{\operatorname{Im}(F(k, l))}{\operatorname{Re}(F(k, l))} \right\}$

# 画像の周波数スペクトル

## ● 周波数スペクトルの基礎概念



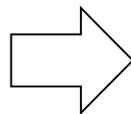
すなわち、細かい濃淡変化の成分は高周波スペクトルに対応する  
逆に、滑らかな濃淡変化の成分は低周波スペクトルに対応する

# 画像の空間周波数特徴

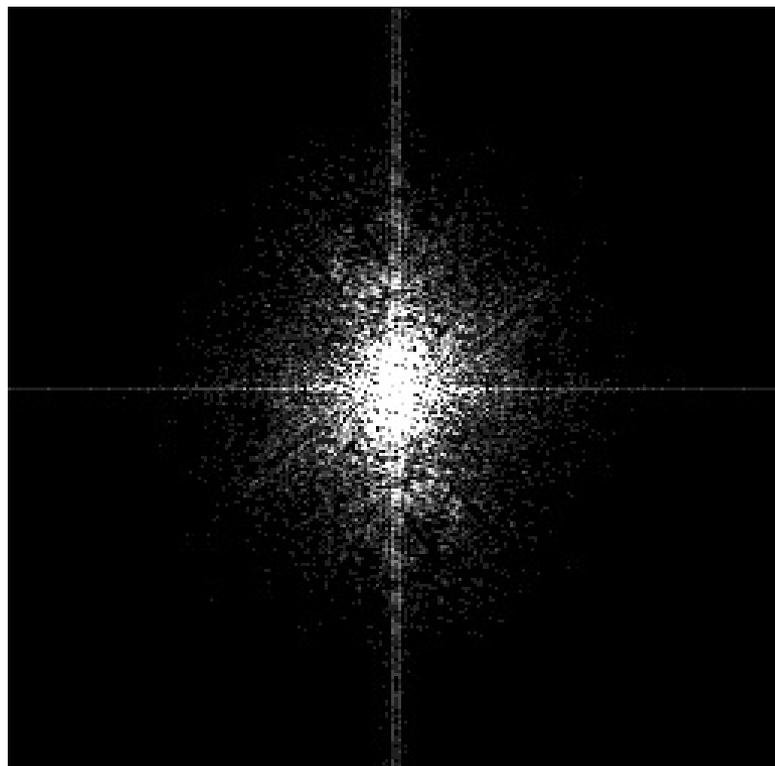
- 画像の空間周波数スペクトル



オリジナル画像



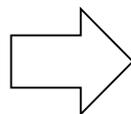
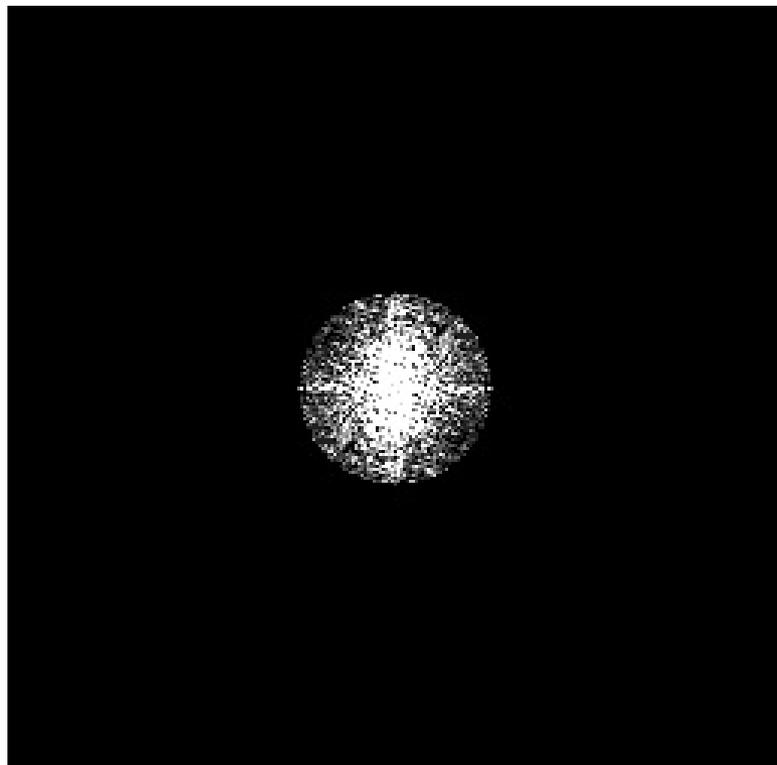
フーリエ  
変換



パワースペクトル

# 画像の空間周波数特徴

- 低周波数スペクトル特徴



逆フーリエ  
変換

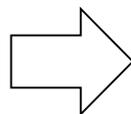
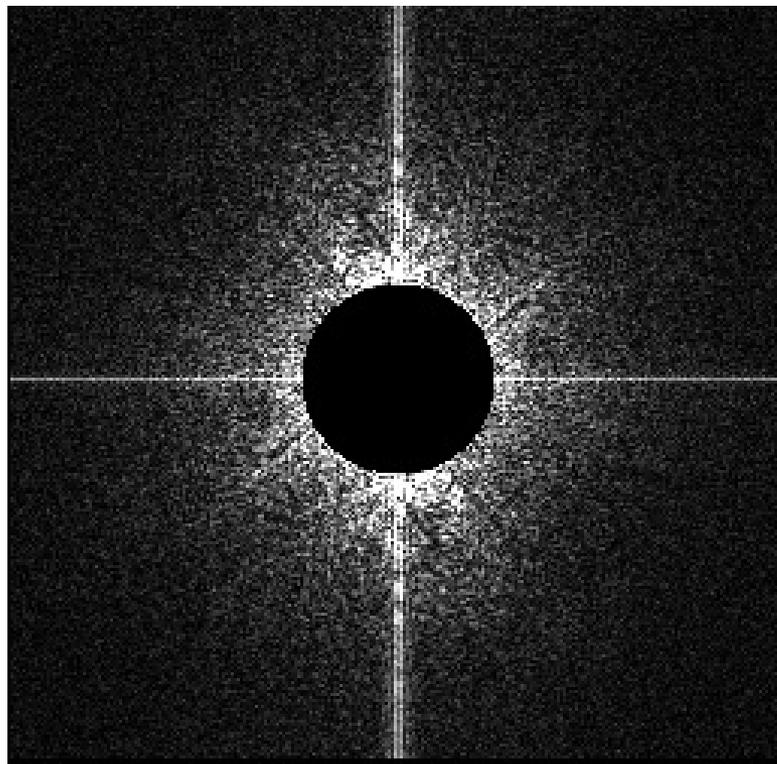


低周波成分だけを残す

滑らかな濃淡変化だけ残る  
(変化が急なところも滑らかに)

# 画像の空間周波数特徴

- 高周波数スペクトル特徴



逆フーリエ  
変換



高周波成分だけを残す

急な, 細かい濃淡変化  
のところだけ残る  
(滑らかな変化がなくなる)

# 画像の空間周波数特徴によるデータ圧縮

- 周波数スペクトルを利用した画像圧縮

- 画像データの空間周波数

⇒低周波領域にスペクトルが偏って現れる傾向がある

- 人間の視覚

⇒空間周波数の高い濃淡の変化に鈍感

- 圧縮方法

不可逆圧縮

- 低周波スペクトルに短いビット長の符号, 高周波スペクトルに長いビット長の符号を割り当てる
- 高周波領域のスペクトルを切り捨てる