デジタルメディア処理1

担当: 井尻 敬

スケジュール

09/25 イントロダクション1:デジタル画像とは,量子化と標本化, Dynamic Range

イントロダクション2:デジタルカメラ,人間の視覚,表色系

画像処理演習0: python入門 (PC教室:課題締め切り 11/13 23:59) 10/09

10/16 フィルタ処理1:トーンカーブ,線形フィルタ

フィルタ処理2: 非線形フィルタ, ハーフトーニング

10/30 フィルタ処理3:離散フーリエ変換と周波数フィルタリング

11/13 画像処理演習1:フィルタ処理 (PC教室:課題締め切り 12/08 23:59)

11/20 画像処理演習2:フィルタ処理 (PC教室:課題締め切り 12/08 23:59)

12/27 画像処理演習3: フィルタ処理 (PC教室:課題締め切り 12/08 23:59)

画像処理演習4: フィルタ処理 (PC教室:課題締め切り 12/08 23:59)

12/11 画像の幾何変換1:アファイン変換と画像補間

12/18 ConvolutionとDe-convolution(進度に合わせて変更する可能性有り)

01/08 画像圧縮(進度に合わせて変更する可能性有り)

01/15 後半のまとめと期末試験

Deconvolution

σ =20のガウシアンブラーの例





手振れ・焦点ずれによりボケてしまった画像

ボケのない画像を復元

ボケを引き起こした点広がり関数が既知ならば綺麗な復元が可能

Deconvolution





w=20, θ=0.2π の線分状の点広がり関数の例

手振れ・焦点ずれによりボケてしまった画像

ボケを引き起こした点広がり関数が既知ならば綺麗な復元が可能

線形フィルタの例







ぼかす

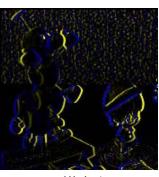
先鋭化

復習:線形フィルタ(Convolution)

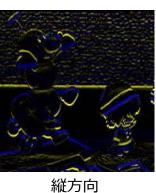
線形フィルタの例



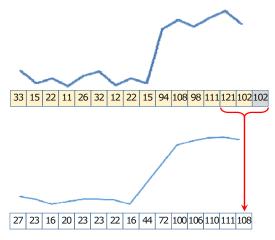
エッジ抽出



横方向



線形フィルタの例 1D



※端ははみ出すので値をコピー(ほかの方法もある)

平滑化したい!

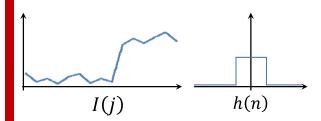
1/3 1/3 1/3

周囲3ピクセル の平均を取る

線形フィルタ(1D)とは

出力画素値を周囲画素の重み付和で計算するフィルタ

$$I'(j) = \sum_{n=-h_x}^{h_x} h(n) \ I(j+n)$$





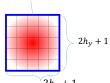
線形フィルタ(2D)とは

出力画素値を周囲画素の重み付和で計算するフィルタ

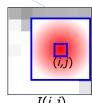
$$I'(i,j) = \sum_{m=-h_y}^{h_y} \sum_{n=-h_x}^{h_x} h(m,n) \ I(i+m,j+n)$$



I'(i,j)出力画像



h(i,j)フィルタ



I(i,j) 入力画像

Convolution(畳み込み)とは

二つの関数 f(t)g(t) を重ね合わせる演算 f(t) を固定し、g(t) を平行移動しながらf(t)に掛けあわせ、得られた関数を積分

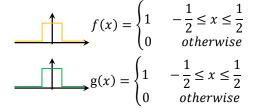
連続関数
$$(f * g)(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t)g(x-t)dt$$

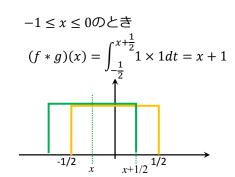
離散関数

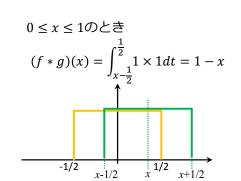
$$(f * g)(n) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} f(k)g(n-k)$$

2関数の畳み込み積分を求めよ

$$(f * g)(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t)g(x - t)dt$$







例題)

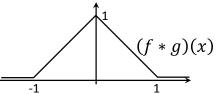
2関数の畳み込み積分を求めよ

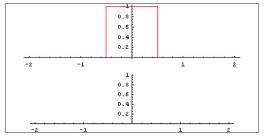
$$(f * g)(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t)g(x - t)dt$$

$$f(x) = \begin{cases} 1 & -\frac{1}{2} \le x \le \frac{1}{2} \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

$$g(x) = \begin{cases} 1 & -\frac{1}{2} \le x \le \frac{1}{2} \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

$$(f * g)(x) = \begin{cases} x+1 & -1 \le x \le 0 \\ 1-x & 0 \le x \le 1 \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

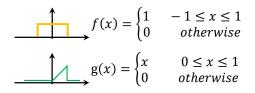




By Lautaro Carmona [CC-BY-SA] from wikipedia

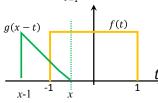
例題) 2関数の畳み込み積分を求めよ

$$(f * g)(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t)g(x - t)dt$$



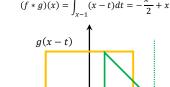
$$-1 \le x \le 0$$
のとき

$$(f * g)(x) = \int_{x-1}^{x} (x-t)dt = \frac{(x+1)^2}{2} \qquad (f * g)(x) = \int_{x-1}^{x} (x-t)dt = \frac{1}{2} \qquad (f * g)(x) = \int_{x-1}^{1} (x-t)dt = -\frac{x^2}{2} + x$$



$$0 \le x \le 1$$
のとき

$$(f * g)(x) = \int_{x-1}^{x} (x-t)dt = \frac{1}{2}$$



$$g(x-t)$$
は、 t 軸に対して反転するので注意

例題)

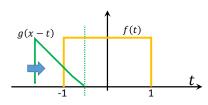
2関数の畳み込み積分を求めよ

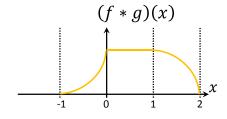
$$(f * g)(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t)g(x - t)dt$$

$$f(x) = \begin{cases} 1 & -1 \le x \le 1 \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

$$g(x) = \begin{cases} x & 0 \le x \le 1 \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

$$(f * g)(x) = \int_{-1}^{x} (x - t)dt = \begin{cases} (x + 1)^{2}/2 & -1 \le x \le 0\\ 1/2 & 0 \le x \le 1\\ -x^{2}/2 + x & 1 \le x \le 2 \end{cases}$$





Convolution(畳み込み)とは

二つの関数 f(t)g(t) を重ね合わせる演算 f(t) を固定し、g(t) を平行移動しながらf(t)に掛けあわせ、得られた関数を積分

連続関数
$$(f * g)(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t)g(x-t)dt$$

$$(f * g)(n) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} f(k)g(n-k)$$

2次元Convolution(畳み込み)

二つの関数 f(x,y) g(x,y) を重ね合わせる演算 f(x,y) を固定し、g(x,y) を平行移動しながらf(x,y)に掛けあわせ、得られた関数を積分

連続関数
$$(f * g)(x,y) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(u,v)g(u-x,v-y)dudv$$

$$(f * g)(n) = \sum_{j=-\infty}^{\infty} \sum_{i=-\infty}^{\infty} f(i,j)g(i-x,j-y)$$

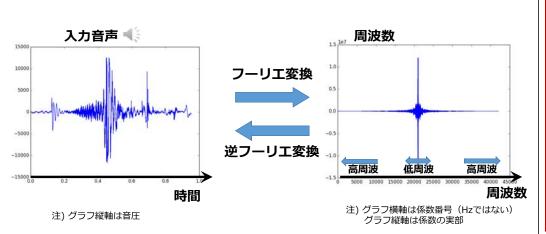
※ 長々と説明しましたが、教科書中の線形フィルタとの違いは、 積分域をフィルタの中だけから $(-\infty, \infty)$ に変更し、フィルタgの引数の一部がマイナスになった点です。

FourierSound.py

復習:フーリエ変換

フーリエ変換とは

• 横軸が時間の関数を、横軸が周波数の関数に変換する手法



FourierSound.py フーリエ変換とは • フーリエ変換後の関数は元信号に含まれ る正弦波の量を示す 周波数(係数番号) • 中央に近いほど低周波, 外ほどが高周波 • 中央(最も低周波)は,定数項で直流成 分と呼ばれる 直流成分があるので正弦波の組み合わせでも 平均値が0でない信号を作れる ※下の波はイメージ ※本来はもっともっと細かいです。

フーリエ級数

区間 $\left[-\frac{T}{2},\frac{T}{2}\right]$ 上の連続関数f(t)は、

フーリエ級数で表現できる.

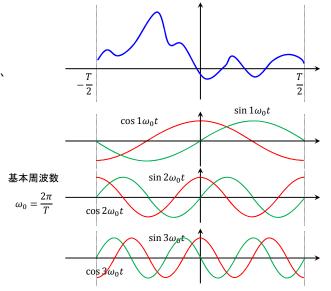
$$f(t) = \frac{a_0}{2}$$

 $+a_1\cos 1\omega_0 t + b_1\sin 1\omega_0 t$

 $+a_2\cos 2\omega_0 t + b_2\sin 2\omega_0 t$

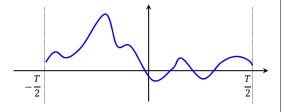
 $+a_3\cos 3\omega_0 t + b_3\sin 3\omega_0 t$

 $+ \cdots$



フーリエ級数(複素数表記)

区間 $\left[-\frac{T}{2},\frac{T}{2}\right]$ 上の連続関数f(t)は、フーリエ級数で表現できる.



$$f(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} C_k e^{ik\omega_0 t}$$

$$C_k = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} f(t) e^{-ik\omega_0 t} dt$$

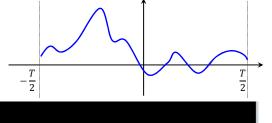
この複素数表記された 正弦波を重ね合わせていることは分かるんだけど、 $\cos k\omega_0 t$, $\sin k\omega_0 t$ に比べてイメージしにくい

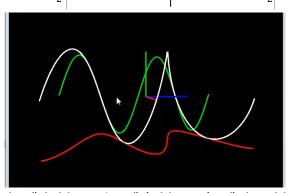
フーリエ級数(複素数表記)

区間 $\left[-\frac{T}{2},\frac{T}{2}\right]$ 上の連続関数f(t)は、フーリエ級数で表現できる.

$$f(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} C_k e^{ik\omega_0 t}$$

$$C_k = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} f(t) e^{-ik\omega_0 t} dt$$

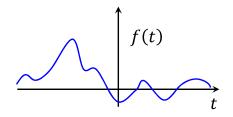


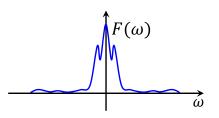


赤が実軸 緑が虚軸 青が時間軸

フーリエ変換とは

フーリエ変換: 逆フーリエ変換: $F(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t)e^{-i\omega t}dt \qquad f(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} F(\omega)e^{i\omega t}d\omega$





- 時間tの関数 f(t) を、周波数 ω の関数 $F(\omega)$ に変換する
- f(t)と $F(\omega)$ は複素数関数である(f(t)は実数関数のことが多い)
- フーリエ級数展開において $T \to \infty$ とすると導出できる

ガウス関数のフーリエ変換

導出も大切だけど、 結論がとにかく大切なので 覚えてほしい!

- ガウス関数をフーリエ変換するとガウス関数になる
- 標準偏差は逆数になる(裾の広い関数はとがった関数に)
- 虚部はゼロになる

ガウス関数:

フーリエ変換:

$$g(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{t^2}{2\sigma^2}}$$

$$G(\omega) = e^{-\frac{\omega^2 \sigma^2}{2}}$$



ガウス関数のフーリエ変換(導出)

$$\begin{split} G(\omega) &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{t^2}{2\sigma^2}} e^{-i\omega t} \mathrm{d}t \quad (定義より) \\ \frac{dG(\omega)}{d\omega} &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{t^2}{2\sigma^2}} \frac{de^{-i\omega t}}{d\omega} \mathrm{d}t \quad (両辺微分) \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{t^2}{2\sigma^2}} (-it) e^{-i\omega t} \mathrm{d}t \quad (微分実行) \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \sigma^2 \int_{-\infty}^{\infty} \left(-\frac{2t}{2\sigma^2} \right) e^{-\frac{t^2}{2\sigma^2}} i e^{-i\omega t} \mathrm{d}t \quad (整理・部分積分準備) \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \sigma^2 \left(\left[e^{-\frac{t^2}{2\sigma^2}} i e^{-i\omega t} \right]_{-\infty}^{\infty} - \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{t^2}{2\sigma^2}} \omega e^{-i\omega t} \mathrm{d}t \right) \quad (部分積分) \\ &= -\omega \sigma^2 G(\omega) \quad (第一項はゼロ、第二項はG(w)なので) \\ \frac{dG(\omega)}{d\omega} &= -\omega \sigma^2 G(\omega) \end{split}$$

ガウス関数のフーリエ変換(導出)

$$\frac{dG(\omega)}{d\omega} = -\omega \sigma^2 G(\omega)$$
 (これは一階の微分方程式なので変数分離で解ける)

$$\frac{dG(\omega)}{G(\omega)} = -\omega \sigma^2 d\omega \qquad (変数分離)$$

$$\log G(\omega) = -\frac{1}{2}\omega^2\sigma^2 + C$$
 (両辺を積分、Cは積分定数)

$$G(\omega) = e^{C} e^{-\frac{1}{2}\omega^{2}\sigma^{2}} \qquad (\underline{\$}\underline{\$}\underline{\$}\underline{\$})$$

$$G(0) = e^C = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{t^2}{2\sigma^2}} dt = 1$$
 (積分定数を決める、有名な積分公式利用)

$$G(\omega)=e^{-rac{\omega^2\sigma^2}{2}}$$
 (求まった積分定数を代入して、フーリエ変換が得られた)

畳み込み積分のフーリエ変換

導出も大切だけど、 結論がとにかく大切なので 覚えてほしい!

$$h(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x - t)g(t)dt \qquad H(\omega) = F(\omega)G(\omega)$$

 $H(\omega)$, $F(\omega)$, $G(\omega)$ は, h(x), h(x), h(x)のフーリエ変換

- 畳み込み積分のフーリエ変換は、フーリエ変換後の積になる
- 用途例
 - 畳み込みは処理時間がかかる → O(N²)
 - フーリエ変換して(FFTならO(NlogN)) , 周波数空間で積を計算し(O(N)) , 逆フーリエ変換(O(NlogN)) \rightarrow O(NlogN)
 - (f * g)(x)を計算するより $\mathcal{F}^{-1}{\mathcal{F}[f]\mathcal{F}[g]}$ を計算したほうが速いことがある

畳み込み積分のフーリエ変換(導出)

$$h(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x-t)g(t) dt$$
 (畳み込み積分の定義)
$$H(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} \left(\int_{-\infty}^{\infty} f(x-t)g(t) dt \right) e^{-ix\omega} dx \quad (hをフーリエ変換)$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(x-t)g(t) e^{-ix\omega} dt dx \qquad (整理)$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(x-t)g(t) e^{-i(x-t)\omega} e^{-it\omega} dt dx \quad (さらに整理、少し技巧的)$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} f(x-t) e^{-i(x-t)\omega} dx \int_{-\infty}^{\infty} g(t) e^{-it\omega} dt \quad (x関連とt関連の項に分離)$$

$$= F(\omega)G(\omega)$$

フーリエ変換(復習)のまとめ

フーリエ変換: 時間tの関数 f(t) を周波数 ω の関数 $F(\omega)$ に変換する変換

$$F(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t)e^{-i\omega t}dt \qquad f(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} F(\omega)e^{i\omega t}d\omega$$

ガウス関数をフーリエ変換するとガウス関数になる

$$g(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}e^{-\frac{t^2}{2\sigma^2}} \qquad G(\omega) = e^{-\frac{\omega^2\sigma^2}{2}}$$

$$G(\omega) = e^{-\frac{\omega^2 \sigma}{2}}$$

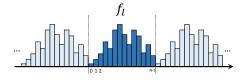
畳み込み積分のフーリエ変換はフーリエ変換の積になる

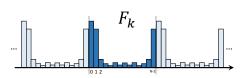
$$h(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x - t)g(t)dt \qquad H(\omega) = F(\omega)G(\omega)$$

 $H(\omega)$, $F(\omega)$, $G(\omega)$ は, h(x), h(x), h(x)のフーリエ変換

離散フーリエ変換(1D)

逆フーリエ
$$f_l = \sum_{k=0}^{N-1} F_k e^{i\frac{2\pi k l}{N}}$$





- 周期Nの離散値 f_i を周期Nの離散値 F_k に変換する
- f₁とF_kは複素数(ただしf₁は実数列のことが多い)
- f_1 が実数の場合 $F_k = \overline{F_{-k}}$ が成り立つ($F_{-k} = F_{N-k}$)

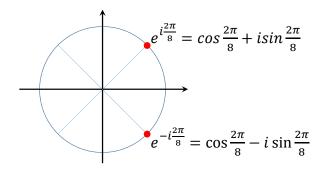
少し余談(FFTの簡単な説明)

N=8のときの離散フーリエ変換を考えてみる

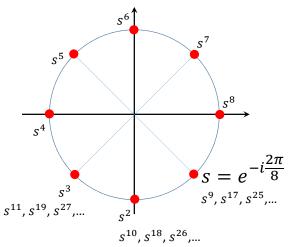
$$F_k = \frac{1}{8} \sum_{l=0}^{7} f_l e^{-i\frac{2\pi}{8}kl}$$

この $e^{-i\frac{2\pi}{8}kl}$ は何?

→-klを無視した $e^{i\frac{2\pi}{8}}$ は1の8乗根



 $s = e^{-i\frac{2\pi}{8}}$ とおくと…



33

$$F_k = \frac{1}{8} \sum_{l=0}^{7} f_l e^{-i\frac{2\pi}{8}kl}$$

N=8のときの離散フーリエ変換を、根性で書き下してみる $s=e^{-i\frac{2\pi}{8}}$ を利用すると以外に綺麗な形に

$$\begin{pmatrix} F_0 \\ F_1 \\ F_2 \\ F_3 \\ F_4 \\ F_5 \\ F_6 \\ F_7 \end{pmatrix} = \frac{1}{8} \begin{pmatrix} s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 \\ s^0 & s^1 & s^2 & s^3 & s^4 & s^5 & s^6 & s^7 \\ s^0 & s^1 & s^2 & s^3 & s^4 & s^5 & s^6 & s^7 \\ s^0 & s^2 & s^4 & s^6 & s^8 & s^{10} & s^{12} & s^{14} \\ s^0 & s^3 & s^6 & s^9 & s^{12} & s^{15} & s^{18} & s^{21} \\ s^0 & s^4 & s^8 & s^{12} & s^{16} & s^{20} & s^{24} & s^{28} \\ s^0 & s^5 & s^{10} & s^{15} & s^{20} & s^{25} & s^{30} & s^{35} \\ s^0 & s^6 & s^{12} & s^{18} & s^{24} & s^{30} & s^{36} & s^{42} \\ s^0 & s^7 & s^{14} & s^{21} & s^{28} & s^{35} & s^{42} & s^{49} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} f_0 \\ f_1 \\ f_2 \\ f_3 \\ f_4 \\ f_5 \\ f_6 \\ f_7 \end{pmatrix}$$

行列自体は前計算可能

行列と $(f_0, f_1, f_2...f_7)$ の積には、複素数の掛け算が 8×8 回必用 $\rightarrow O(N^2)$ Nが2のべき乗のとき、これを $O(N \log N)$ で計算できる!!

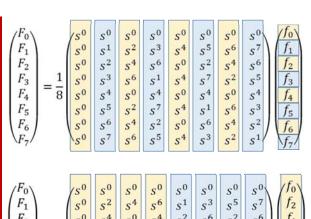
$$\begin{pmatrix} F_0 \\ F_1 \\ F_2 \\ F_3 \\ F_4 \\ F_5 \\ F_6 \\ F_7 \end{pmatrix} = \frac{1}{8} \begin{pmatrix} s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 \\ s^0 & s^1 & s^2 & s^3 & s^4 & s^5 & s^6 & s^7 \\ s^0 & s^2 & s^4 & s^6 & s^8 & s^{10} & s^{12} & s^{14} \\ s^0 & s^3 & s^6 & s^9 & s^{12} & s^{15} & s^{18} & s^{21} \\ s^0 & s^4 & s^8 & s^{12} & s^{16} & s^{20} & s^{24} & s^{28} \\ s^0 & s^5 & s^{10} & s^{15} & s^{20} & s^{25} & s^{30} & s^{35} \\ s^0 & s^6 & s^{12} & s^{18} & s^{24} & s^{30} & s^{36} & s^{42} \\ s^0 & s^7 & s^{14} & s^{21} & s^{28} & s^{35} & s^{42} & s^{49} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} f_0 \\ f_1 \\ f_2 \\ f_3 \\ f_4 \\ f_5 \\ f_6 \\ f_7 \end{pmatrix}$$

$$s = e^{-i\frac{2\pi}{8}}$$
 なので
 $s^{k+8n} = s^k$ が成り立つ

$$\begin{pmatrix} F_0 \\ F_1 \\ F_2 \\ F_3 \\ F_4 \\ F_5 \\ F_6 \\ F_7 \end{pmatrix} = \frac{1}{8} \begin{pmatrix} s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 \\ s^0 & s^1 & s^2 & s^3 & s^4 & s^5 & s^6 & s^7 \\ s^0 & s^1 & s^2 & s^3 & s^4 & s^5 & s^6 & s^7 \\ s^0 & s^2 & s^4 & s^6 & s^0 & s^2 & s^4 & s^6 \\ s^0 & s^3 & s^6 & s^1 & s^4 & s^7 & s^2 & s^5 \\ s^0 & s^3 & s^6 & s^1 & s^4 & s^7 & s^2 & s^5 \\ s^0 & s^4 & s^0 & s^4 & s^0 & s^4 & s^0 & s^4 \\ s^0 & s^5 & s^2 & s^7 & s^4 & s^1 & s^6 & s^3 \\ s^0 & s^6 & s^4 & s^2 & s^0 & s^6 & s^4 & s^2 \\ s^0 & s^7 & s^6 & s^5 & s^4 & s^3 & s^2 & s^1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} f_0 \\ f_1 \\ f_2 \\ f_3 \\ f_4 \\ f_5 \\ f_6 \\ f_7 \end{pmatrix}$$

乗数が7以下になるよう変形なんか繰り返しが見える…

36



偶数列に注目して… **偶数列が先に、 奇数列が後に** なるよう入れ替える

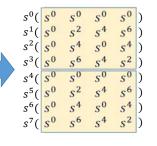
$$\begin{pmatrix} F_0 \\ F_1 \\ F_2 \\ F_3 \\ F_4 \\ F_5 \\ F_6 \\ F_7 \end{pmatrix} = \frac{1}{8} \begin{pmatrix} s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 \\ s^0 & s^2 & s^4 & s^6 & s^1 & s^3 & s^5 & s^7 \\ s^0 & s^4 & s^0 & s^4 & s^2 & s^6 & s^2 & s^6 \\ s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^4 & s^4 & s^4 & s^4 \\ s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^4 & s^4 & s^4 & s^4 \\ s^0 & s^4 & s^0 & s^4 & s^6 & s^2 & s^6 & s^2 \\ s^0 & s^6 & s^4 & s^2 & s^7 & s^5 & s^3 & s^1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} f_0 \\ f_2 \\ f_4 \\ f_6 \\ f_1 \\ f_3 \\ f_5 \\ f_7 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
F_0 \\
F_1 \\
F_2 \\
F_3 \\
F_6 \\
F_7
\end{pmatrix} = \frac{1}{8} \begin{pmatrix}
s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 \\
s^0 & s^2 & s^4 & s^6 \\
s^0 & s^4 & s^0 & s^4 \\
s^0 & s^6 & s^4 & s^2 \\
s^0 & s^0 & s^0 & s^0 \\
s^0 & s^2 & s^4 & s^6 \\
s^0 & s^4 & s^0 & s^4 \\
s^0 & s^6 & s^4 & s^2
\end{pmatrix} \begin{pmatrix}
s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 \\
s^1 & s^3 & s^5 & s^7 \\
s^2 & s^6 & s^2 & s^6 \\
s^3 & s^1 & s^7 & s^5 \\
s^4 & s^4 & s^4 & s^4 \\
s^5 & s^7 & s^1 & s^3 \\
s^6 & s^2 & s^6 & s^2 \\
s^7 & s^5 & s^3 & s^1
\end{pmatrix} \begin{pmatrix}
f_0 \\
f_2 \\
f_4 \\
f_6 \\
f_1 \\
f_3 \\
f_5 \\
f_7
\end{pmatrix}$$

この行列をじっくり眺める

この部分は同じ! この部分は…

37



黄色い部分の 繰り返しが隠れている!

$$\begin{pmatrix} F_0 \\ F_1 \\ F_2 \\ F_3 \\ F_4 \\ F_5 \\ F_6 \\ F_7 \end{pmatrix} = \frac{1}{8} \begin{pmatrix} s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 \\ s^0 & s^2 & s^4 & s^6 & s^1 & s^3 & s^5 & s^7 \\ s^0 & s^2 & s^4 & s^0 & s^4 & s^2 & s^6 & s^2 & s^6 \\ s^0 & s^4 & s^0 & s^4 & s^2 & s^3 & s^1 & s^7 & s^5 \\ s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^0 & s^4 & s^4 & s^4 & s^4 \\ s^0 & s^2 & s^4 & s^6 & s^5 & s^7 & s^1 & s^3 \\ s^0 & s^4 & s^0 & s^4 & s^6 & s^2 & s^6 & s^2 \\ s^0 & s^6 & s^4 & s^2 & s^7 & s^5 & s^3 & s^1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} f_0 \\ f_2 \\ f_4 \\ f_6 \\ f_1 \\ f_3 \\ f_5 \\ f_7 \end{pmatrix}$$

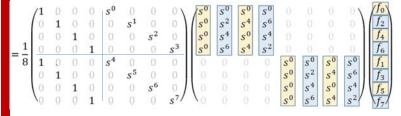
先の繰り返し構造を利用して 以下の通り変形できる

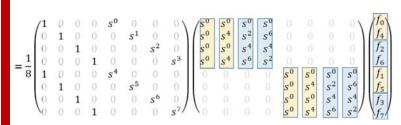
4 x 8 回(疎行列 x ベクトル)

$$=\frac{1}{8}\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & s^{0} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & s^{1} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & s^{2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & s^{3} \\ 1 & 0 & 0 & 0 & s^{4} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & s^{5} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & s^{6} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & s^{7} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} s^{0} & s^{0} & s^{0} & s^{0} & s^{0} & 0 & 0 & 0 \\ s^{0} & s^{2} & s^{4} & s^{6} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ s^{0} & s^{6} & s^{4} & s^{2} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & s^{0} & s^{2} & s^{4} & s^{6} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & s^{0} & s^{2} & s^{4} & s^{6} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & s^{0} & s^{6} & s^{4} & s^{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} f_{0} \\ f_{2} \\ f_{4} \\ f_{6} \\ f_{1} \\ f_{3} \\ f_{5} \\ f_{7} \end{pmatrix}$$

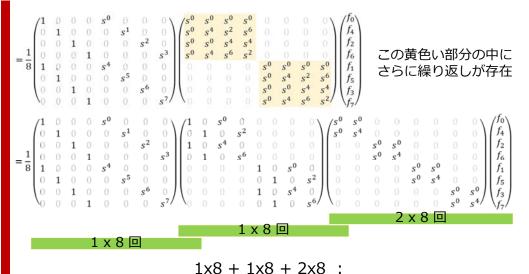
複素数 掛け算 回数

1 x 8 回(疎行列 x ベクトル)

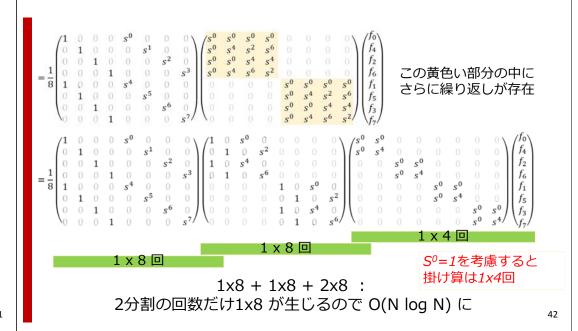




偶数列を先に 奇数列を後になるよう 入れ替える



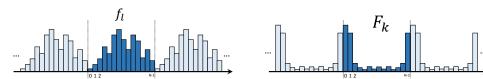
1x8 + 1x8 + 2x8 : 2分割の回数だけ1x8 が生じるので O(N log N) に





- 『 NxN 疎行列 × N次元 ベクトル』の繰り返しである
- NxN 疎行列の各行には『1』と *s^k* が一つだけ含まれる
- 行列xベクトル 演算は,
 - ベクトルから2個選んで
 - 片方をそのまま、もう片方に sk をかけて足し合わせる
 - → バタフライ演算がうっすらと見えてきませんか?

まとめ:離散フーリエ変換



- 周期Nの離散値 f_l を周期Nの離散値 F_k に変換する
- Nが2のべき乗のとき高速フーリエ変換が適用可能 → O(N log N)に!

43

画像の劣化モデル(1)

手ブレ・ピンボケ・撮影機器のノイズ等のため劣化した画像が取得される 劣化前画像復元のため劣化課程をモデル化(数式表現)する

劣化



f(x,y): 劣化の無い理想画像 ※ピンホールカメラ動きの無いシーンを



g(x,y):劣化画像 ※ 手ブレ・ピンボケ・ノイズを含む

Decovolution

画像の劣化モデル(2)

ここでは画像の劣化モデルを以下のとおり定義する

$$g(x,y) = h(x,y) * f(x,y) + n(x,y)$$



『元画像にカーネルh(x,y)を畳み込みノイズn(x,y)が加算されて』画像が劣化する h(x,y)は、ボケの様子を表し**点広がり関数**と呼ばれる

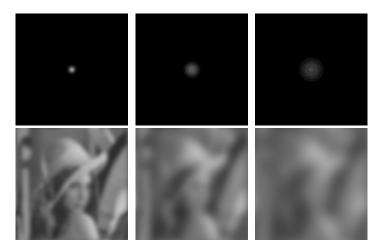
点広がり関数 (PSF: point spread function)



- 画像劣化時に元画像に畳み込まれている関数h(x,y)のこと
- 劣化の特性を表す
- 元画像が点光源のとき、劣化画像に表れる応答を表すため、 点広がり関数(PSD)やインパルス応答と呼ばれる

劣化画像例





劣化画像例





劣化画像の復元 (単純な手法)









• 劣化画像と点広がり関数から元画像を取得する問題を考える

$$g(x,y) = h(x,y) * f(x,y) + n(x,y)$$
 gとhは既知で f がほしい

G(u,v) = H(u,v)F(u,v) + N(u,v)

両辺をフーリエ変換(大文字で表現)

 $G(u, v) \approx H(u, v)F(u, v)$

ちょっと強引だけどノイズの影響を無視

 $F(u,v) \approx \frac{1}{H(u,v)}G(u,v)$

Fについて整理

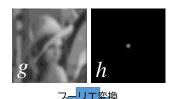
$$f(x,y) \approx \mathcal{F}^{-1}\left(\frac{1}{H(u,v)}G(u,v)\right)$$

両辺逆フーリエ変換

劣化画像の復元 (単純な手法)

 $f(x,y) pprox \mathcal{F}^{-1}igg(rac{1}{H(u,v)}G(u,v)igg)$ f: 元画像 G: 劣化画像のフーリエ変換 H: 点広がり関数のフーリエ変換

この手法の問題







ノイズを無視

- Hは高周波部分でほぼゼロ
- → 単純に G/H を実装するとノイズが 強調される

左の例ではHを以下の通り拡張した

$$H'(u,v) = \begin{cases} t & H'^{(u,v)} < t \\ H(u,v) & otherwise \end{cases}$$

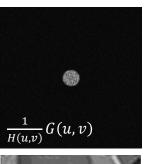
ここでは t=0.01を利用

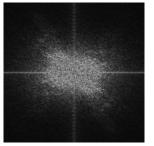
正解との比較

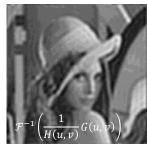
- 右が正解
- 左が復元手法

※Hに対する閾値処理の影響が見られる ※これを行なわないと高周波成分に存在 するノイズが強調され画像はうまく復元 されない











劣化画像の復元: Wiener filter

$$f(x,y)pprox \mathcal{F}^{-1}\left(rac{H^*(u,v)}{|H(u,v)|^2+\epsilon}G(u,v)
ight)$$
 $f:$ 元画像 $G:$ 劣化画像のフーリエ変換 $H:$ 点広がり関数のフーリエ変換 $H^*:$ 共役複素数

先の単純な手法の問題点 (ノイズ無視・Hがゼロに近いときに困る) を改善 周波数空間において元画像F(u,v)と復元画像F'(u,v)=M(u,v)G(u,v)の平均二乗誤差 を最小化

$$\underset{M}{\operatorname{argmin}} \sum_{u} \sum_{v} (F(u,v) - M(u,v)G(u,v))$$

この解として以下が得られる

$$M(u,v) = \frac{H^*(u,v)}{|H(u,v)|^2 + |N(u,v)|^2 / |F(u,v)|^2}$$

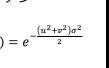
ここで、ノイズNと元画像Fは不明なので $|N(u,v)|^2/|F(u,v)|^2=\epsilon$ 置いて上の式が得られる

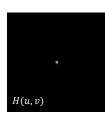
[http://web.engr.oregonstate.edu/~sinisa/courses/OSU/ECE468/lectures/ECE468 13.pdf]

点広がり関数 h のフーリエ変換 H について

hがガウシアンならHもガウシアン 広がりを表すσは逆数になる

$$h(x,y) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}} \quad H(u,v) = e^{-\frac{(u^2+v^2)\sigma^2}{2}}$$

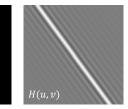




hが手ブレによる線分形状をもつとき Hはsinc関数に $h(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{2w} & \text{if } |x\cos\theta + y\sin\theta| \le w \& x\sin\theta = y\cos\theta \end{cases}$

$$H(u,v) = \frac{\sin(w(u\cos\theta + v\sin\theta))}{w(u\cos\theta + v\sin\theta)}$$





※ w: 線分の長さ、θ線分の傾き

% note : 実装の際は, u,vは画素位置に $u'=\frac{2\pi}{w}u$, $v'=\frac{2\pi}{u}v$ と正規化して利用する

Wiener filter 適用例

劣化画像



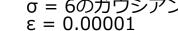
Wiener filter



単純な手法 1/H



 $\sigma = 6$ のガウシアン $\epsilon = 0.00001$



Wiener filter 適用例

劣化画像



Wiener filter



単純な手法 1/H



w = 20, $\theta = 0.8\pi$ の線分カーネル $\epsilon = 0.00001$

まとめ: Deconvolution

- Deconvolution (逆畳み込み) とは,
 - 『畳み込み(convolution)は、周波数空間では関数どうしの積になる』という特徴を利用し、 劣化画像 g(畳み込み後)と 点広がり関数 h から、元画像を復元する処理のこと
- 以下二つのフィルタを紹介した
 - 点広がり関数の逆数を利用した単純なフィルタ
 - ノイズを考慮し復元画像と元画像の誤差を最小化する Wiener filter
- 今回は点広がり関数を既知としたが、これも同時に推定する手法もある

$$f(x,y)pprox \mathcal{F}^{-1}\left(rac{1}{H(u,v)}G(u,v)
ight)$$
 $f(x,y)pprox \mathcal{F}^{-1}\left(rac{H^*(u,v)}{|H(u,v)|^2+\epsilon}G(u,v)
ight)$





H: 点広がり関数のフーリエ変換 H*: 共役複素数

G: 劣化画像のフーリエ変換

5