

離散 *Fourier* 変換

信号処理 - 講義 13

村田 昇

前回のおさらい

デジタル信号処理

- 計算機で信号を扱うための方法論
- 処理の流れ
 - アナログ信号をデジタル信号に変換 (A/D 変換)
 - 計算機上でデジタル信号を処理
 - デジタル信号をアナログ信号に変換 (D/A 変換)

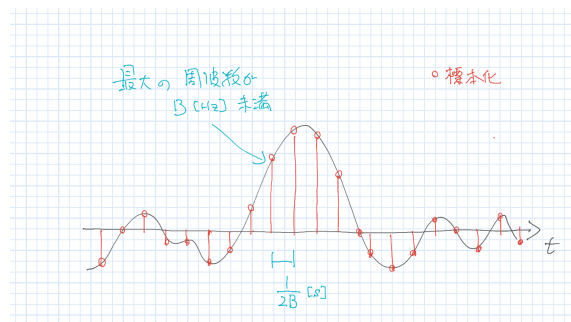
標本化と量子化

- デジタル信号に変換するための離散化
 - 標本化 (sampling): 時間の離散化
 - 量子化 (quantization): 数値の離散化

標本化定理

- 定理

信号 $f(t)$ が B [Hz] 未満の周波数しか含んでいないなら, $1/2B$ [s] ごとのサンプル点を用いて元の信号は完全に求められる.



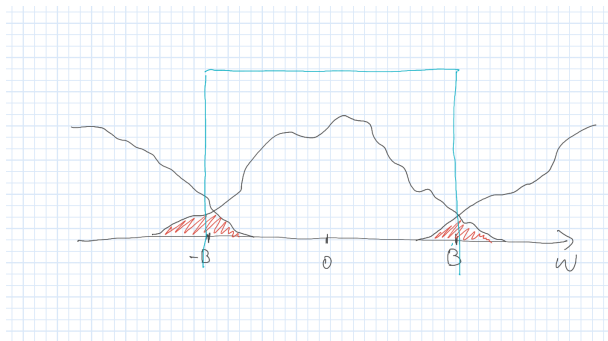
標本化における用語

- 1 秒間に取りのサンプル数 f_s [Hz]:
サンプリング周波数
- 再構成に必要なサンプリング周波数の下限 $2B$ [Hz]:
Nyquist レート
- 信号に含まれる周波数の上限 B [Hz]:
Nyquist 周波数
- (角周波数と周波数の関係に注意)

エイリアシング

- 折り返しによる雑音

$4\pi B$ 周期の関数 \tilde{f} を構成する際に重なりが生じ、 $(-2\pi B, 2\pi B)$ 領域を切り出しても元に戻すことができない。



離散 Fourier 変換

計算機による信号処理

- 連続時間では扱えない
 - 標本化により時間を離散化
 - 周波数帯を限定すれば情報は失われない
- 有限長のデータしか扱えない
 - 周期的な信号として扱う
 - 有界な台を持つ信号として扱う

離散 Fourier 変換

- 定義

長さ N の信号 $f(t)$, $t = 0, 1, \dots, N-1$ の離散 Fourier 変換を以下で定義する。

$$\hat{f}(n) = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{t=0}^{N-1} f(t) e^{-i \frac{2\pi}{N} nt}, \quad (n = 0, 1, 2, \dots, N-1)$$

- 慣習的に n や t は 1 ではなく 0 から始まることに注意する

- 逆変換の定義

逆変換は以下で定義される。

$$f(t) = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{n=0}^{N-1} \hat{f}(n) e^{i \frac{2\pi}{N} nt}, \quad (t = 0, 1, 2, \dots, N-1)$$

- 信号 f は周期信号 (基底) $e^{i \frac{2\pi}{N} nt}$ の重ね合わせで表現される
- 基底は $e^{i \frac{2\pi}{N} t}$ (基本周波数の信号) の高調波になる
- 各周波数信号の振幅が $\hat{f}(n)/\sqrt{N}$ となる

演習

練習問題

- 問 1

サンプリング周波数 f_s [Hz] のデジタル信号から長さ N のベクトルを切り出し離散 Fourier 変換を考えたとき, 基本周波数はいくつになるか?

- 問 2

“負” の基本周波数 $e^{-i\frac{2\pi}{N}t}$ と標本点 (t が整数の点) で同じ値を持つ信号 $e^{i\frac{2\pi}{N}kt}$ ($k > 0$) を求めよ.

練習問題

- 問 3

$$\alpha = e^{i\frac{2\pi}{N}}$$

と置くと,

$$\alpha^N = e^{2\pi i} = 1 \quad (1 \text{ の } N \text{ 乗根の一つ})$$

となる. m を整数とすると以下の値を求めよ.

$$1 + \alpha^m + \alpha^{2m} + \cdots + \alpha^{(N-1)m}$$

離散 Fourier 変換の行列表現

行列による表現

- N 乗根を用いた展開

α を用いて定義式を書き下すと

$$\begin{aligned}\hat{f}(n) &= \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{t=0}^{N-1} f(t) \alpha^{-nt} \\ &= \frac{1}{\sqrt{N}} (f(0)\alpha^{-n \cdot 0} + f(1)\alpha^{-n \cdot 1} + f(2)\alpha^{-n \cdot 2} + \\ &\quad \cdots + f(N-1)\alpha^{-n \cdot (N-1)})\end{aligned}$$

となる.

- 変換行列

$$F = \frac{1}{\sqrt{N}} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & \alpha^{-1} & \alpha^{-2} & \cdots & \alpha^{-(N-1)} \\ \vdots & & & \ddots & \vdots \\ 1 & \alpha^{-(N-1)} & \alpha^{-2(N-1)} & \cdots & \alpha^{-(N-1)(N-1)} \end{pmatrix}$$

– 行列 F は $N \times N$ の要素からなるが, α の性質から値としては (1 を含めて) N 種類しかない.

- 行列表現

$$\begin{pmatrix} \hat{f}(0) \\ \hat{f}(1) \\ \vdots \\ \hat{f}(N-1) \end{pmatrix} = F \begin{pmatrix} f(0) \\ f(1) \\ \vdots \\ f(N-1) \end{pmatrix}$$

$$\hat{\mathbf{f}} = F\mathbf{f}$$

- 逆変換行列

$$F^* = \frac{1}{\sqrt{N}} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & \alpha^1 & \alpha^2 & \dots & \alpha^{(N-1)} \\ \vdots & & & \ddots & \vdots \\ 1 & \alpha^{(N-1)} & \alpha^{2(N-1)} & \dots & \alpha^{(N-1)(N-1)} \end{pmatrix}$$

- 行列表現

$$\mathbf{f} = F^* \hat{\mathbf{f}}$$

変換と逆変換の関係

- 行列 F, F^* の積

$$\begin{aligned} F^* F &= \frac{1}{N} \begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & \alpha^1 & \dots & \alpha^{(N-1)} \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ 1 & \alpha^{(N-1)} & \dots & \alpha^{(N-1)(N-1)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & \alpha^{-1} & \dots & \alpha^{-(N-1)} \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ 1 & \alpha^{-(N-1)} & \dots & \alpha^{-(N-1)(N-1)} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

- i 行 j 列成分

$$\begin{aligned} (F^* F)_{ij} &= \frac{1}{N} \begin{pmatrix} 1 & \alpha^{(i-1)} & \dots & \alpha^{(N-1)(i-1)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ \alpha^{-(j-1)} \\ \vdots \\ \alpha^{-(N-1)(j-1)} \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{N} \left(1 + \alpha^{(i-j)} + \alpha^{2(i-j)} + \dots + \alpha^{(N-1)(i-j)} \right) \\ &= \begin{cases} 1, & i = j \\ \frac{1}{N} \frac{1 - \alpha^{N(i-j)}}{1 - \alpha^{(i-j)}}, & i \neq j \end{cases} = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases} \end{aligned}$$

- 逆も同様

$$(F F^*)_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$$

- 変換は可逆となる

$$F^* \hat{\mathbf{f}} = F^* F \mathbf{f} = \mathbf{f}$$

$$F \mathbf{f} = F F^* \hat{\mathbf{f}} = \hat{\mathbf{f}}$$

フィルタの表現

フィルタ

- 定義
入力 $f(t)$ を変換して出力 $g(t)$ を生成する機構
- 線形性
入力の線形結合がそのまま出力に反映される性質
- 時不変性
入力の時刻がずれた場合、出力も同じだけずれる性質

デジタル信号におけるフィルタの表現

- 標本化されたフィルタの表現

$$g(t) = \sum_{s=t-N+1}^t f(s)h(t-s)$$

- f, g : 周期 N の入力・出力信号
- h : 長さ N のインパルス応答

- 周期関数の畳み込みによる表現

$$\begin{aligned} g(t) &= f * h(t) \\ &= \sum_{s=0}^{N-1} f(s)h(t-s) = \sum_{s=0}^{N-1} f(t-s)h(s), \\ &\quad t = 0, 1, \dots, N-1 \end{aligned}$$

- f, g, h : 周期 N の関数

演習

練習問題

- 問題
 f, g, h を長さ N のベクトルと考え、 g の離散 Fourier 変換を f, h の離散 Fourier 変換で表しなさい。

$$g(t) = \sum_{s=0}^{N-1} f(s)h(t-s), \quad t = 0, 1, \dots, N-1$$

窓関数

有限長のデータ

- 信号の一部を切り出す必要がある
 - 周期的な信号として扱う
 - 有界な台を持つ信号として扱う
- 不連続点の問題
 - 高い周波数に対応
 - 標本化定理の仮定に抵触

窓関数

- 信号の切り出し

$$f(t) = w(t)\tilde{f}(t)$$

- 端点での不連続性を軽減するために導入
- 周波数特性の一部を改変することに注意
 - 矩形窓 (単純な切り出し)
 - gauss 窓
 - hann 窓
 - hamming 窓

矩形窓

$$w(\tau) = \Xi_{(0,1)}(\tau)$$

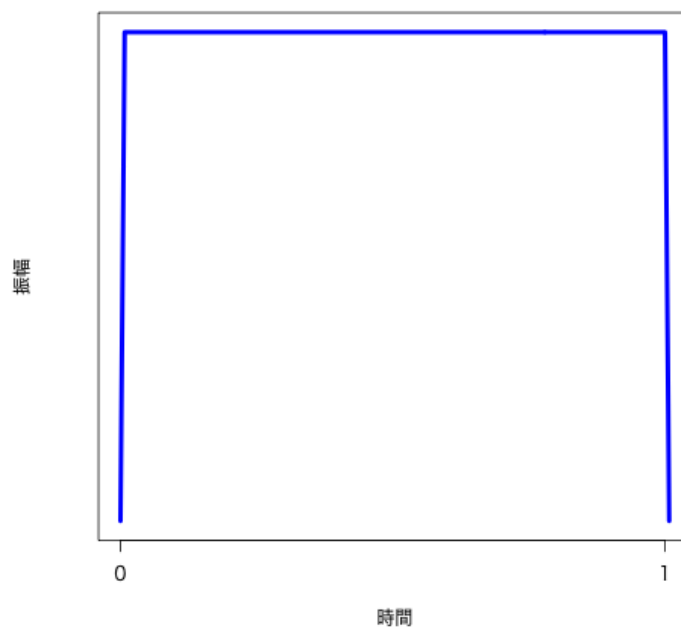


図 1: 矩形窓

gauss 窓

$$w(\tau) = e^{-\frac{(\tau-0.5)^2}{\sigma^2}}$$

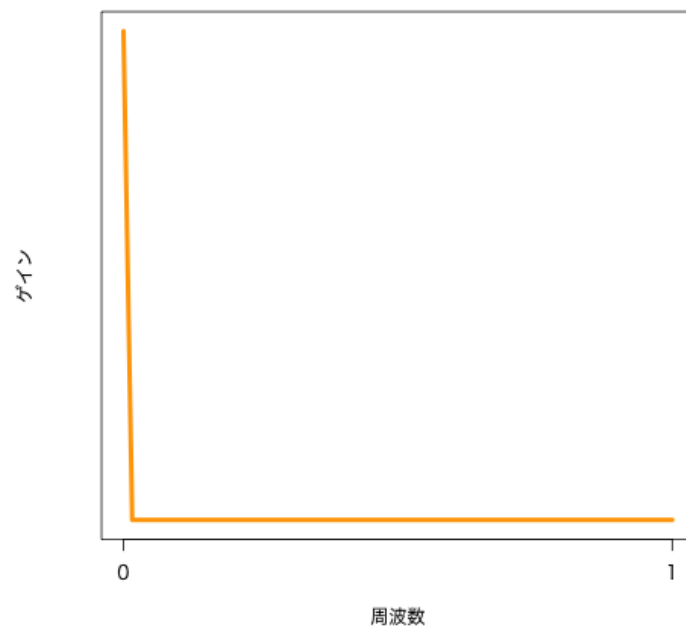


図 2: 周波数特性

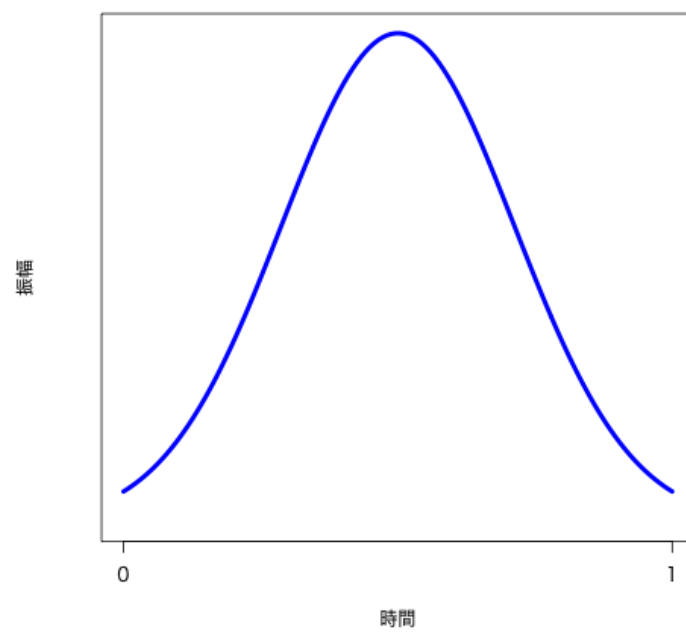


図 3: gauss 窓

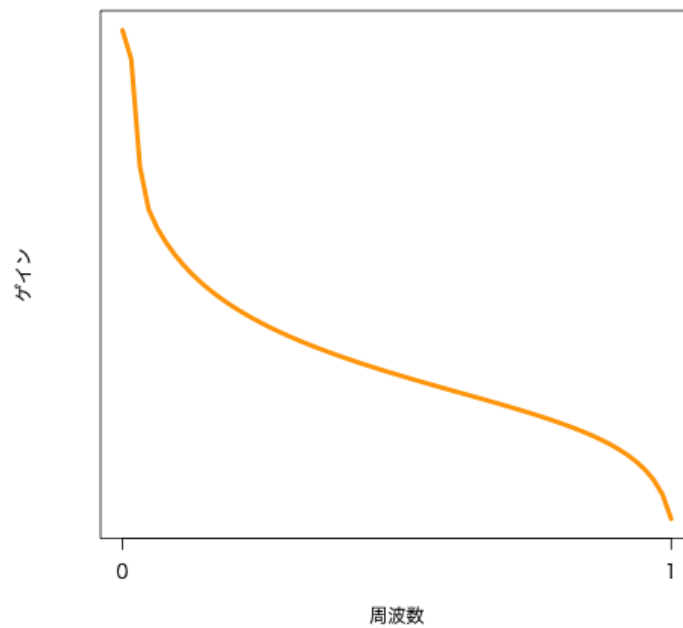


図 4: 周波数特性

hann 窓

$$w(\tau) = 0.5 - 0.5 \cos(2\pi\tau)$$

hamming 窓

$$w(\tau) = 0.54 - 0.46 \cos(2\pi\tau)$$

今回のまとめ

- 離散 Fourier 変換
 - 変換と逆変換
 - 行列による表現
- 窓関数
 - 切り出すときの不連続性の軽減
 - 周波数特性を考慮した窓関数

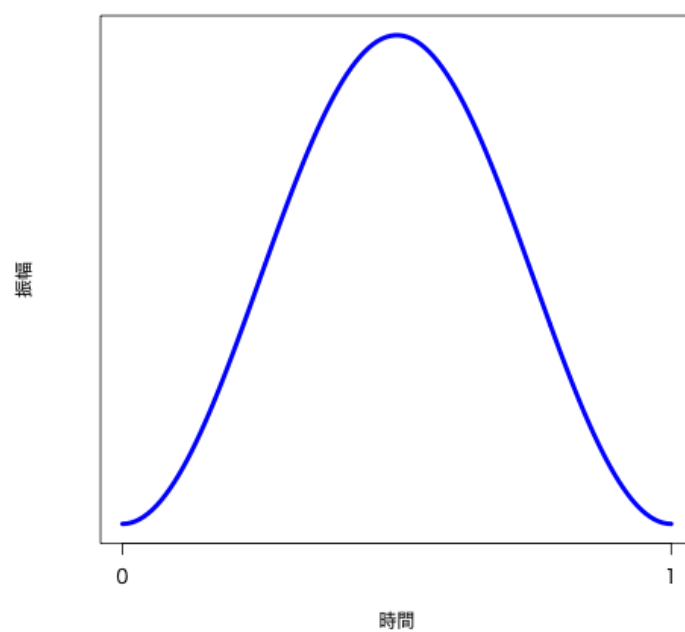


図 5: hann 窓

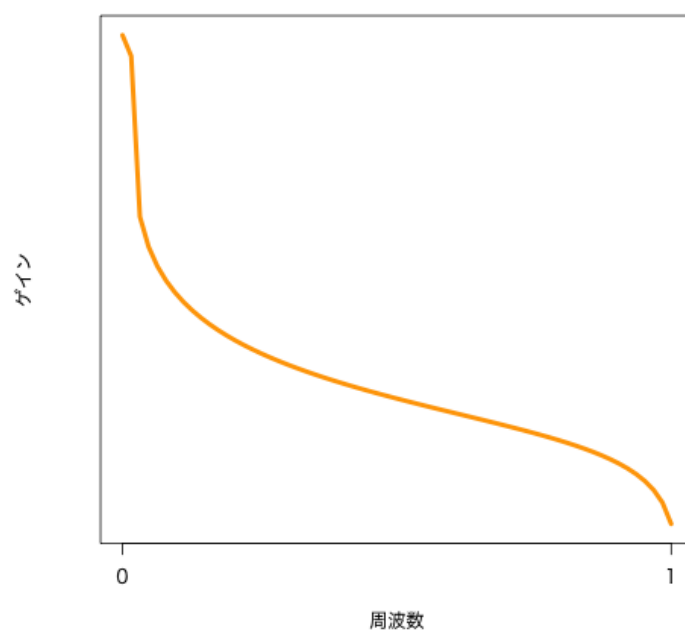


図 6: 周波数特性

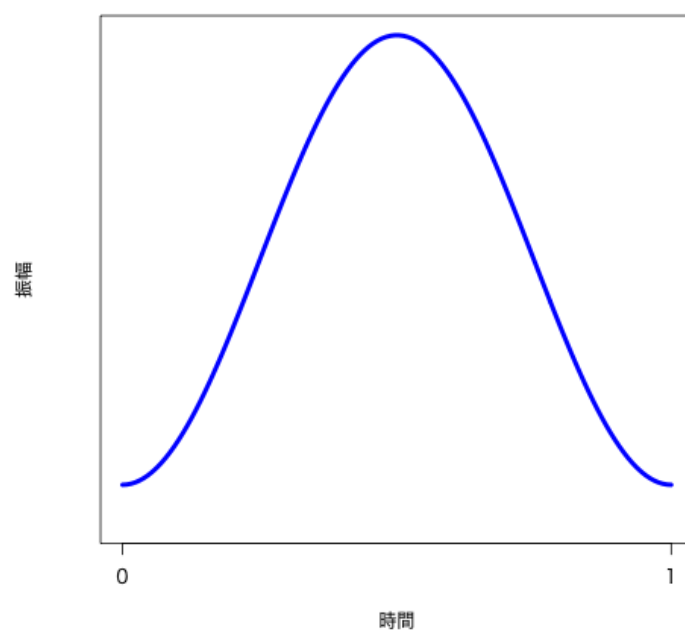


図 7: hamming 窓

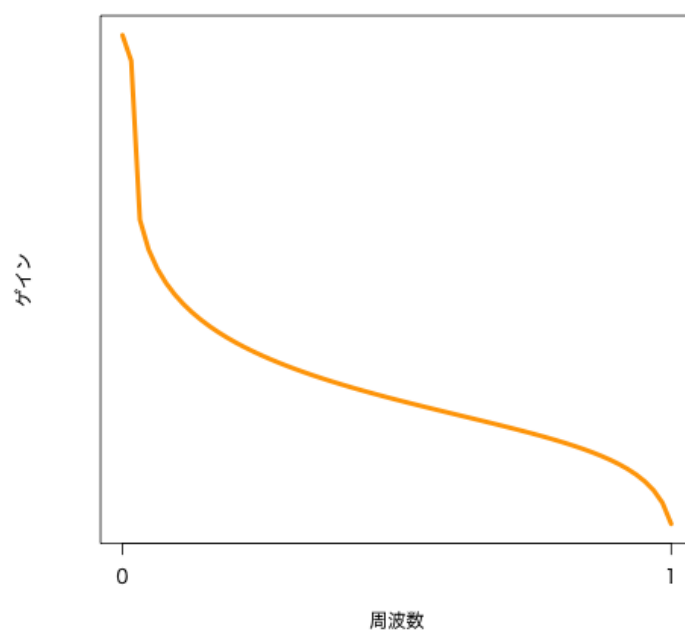


図 8: 周波数特性