

情報工学科 講義 ディジタル信号処理A (2025/04/17)

第2回 フーリエ級数展開・フーリエ変換から 離散フーリエ変換へ

情報工学科 准教授 高道 慎之介

ディジタル信号処理Aの授業予定 (仮)

第XX回	日付	内容 (順次変わっていくので予想)	応用数学の復習
第01回	2025/04/10	イントロダクション, デジタル信号処理	
第02回	2025/04/17	フーリエ級数展開・フーリエ変換から離散フーリエ変換へ	
第03回	2025/04/24	ラプラス変換から z 変換へ	
第04回	2025/05/01	インパルス応答と伝達関数, 安定性	
第05回	2025/05/08	デジタルフィルタ	昨年のBの途中まで
第06回	2025/05/15	高速フーリエ変換と短時間フーリエ変換	
第07回	2025/05/22	総合演習. 期末試験の練習としての立ち位置.	
期末試験	2025/06/??	(日程は後日アナウンス)	

前回の課題の解答

以下の課題についてレポートを作成し,
LMS 上で提出せよ。

1. サンプリング周波数を 250 Hz とする. 750 サンプル(点)のデジタル信号の時間長は何秒か.
2. デジタル信号からアナログ信号を復元するプログラムがある.
この抜けている箇所を穴埋めし, プログラムと, 復元できる旨を示す図を示せ.
3. $x = [3, 0, 1, 0, 2]$, $h = [4, 2, 1]$ とする. これらの畳み込み結果を示せ.

サンプリング周波数を 250 Hz とする。

750 サンプル(点)のデジタル信号の時間長は何秒か。

- 250 サンプル / 秒である。故に
 - $750 \text{ [サンプル]} / 250 \text{ [サンプル/秒]} = 3 \text{ [秒]}$

デジタル信号からアナログ信号を復元するプログラムがある。この抜けている箇所を穴埋めし、プログラムと、復元できる旨を示す図を示せ

```
import math
import matplotlib.pyplot as plt

T = 0.1 # sampling period [sec]
n_points = 20 # number of points of the digital signal

# analog signal: sin(2 * pi * t)
x_t = lambda t: math.sin(2 * math.pi * t)

# digital signal: x[n] = x(n * T), n = 0, 1, ..., n_points-1
x_n = [x_t(n * T) for n in range(n_points)]

def reconst_x(t: float) -> float:
    def _sinc(z: float) -> float: # sinc function
        return 1 if abs(z) < 1e-10 else math.sin(z) / z

    x = 0
    for n in range(n_points):
        x += x_n[n] * _sinc(math.pi * (t / T - n))

    return x

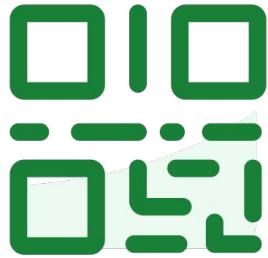
# plot the signals
t_plot = [n * T / 10 for n in range(n_points * 10)]
plt.plot(t_plot, [x_t(t) for t in t_plot], '-', label='Original signal')
plt.stem([n * T for n in range(n_points)], x_n, "r", label='Digital signal')
plt.plot(t_plot, [reconst_x(t) for t in t_plot], '--', color="k", label='Reconstructed signal')
plt.xlim(0, n_points * T)
plt.ylim(-1.1, 1.1)
plt.xlabel("t [sec]")
plt.grid()
plt.legend()
#plt.savefig("reconstruction.png") # uncomment to save the figure
```

$x = [3, 0, 1, 0, 2]$, $h = [4, 2, 1]$ とする。これらの畳み込み結果を示せ。

$h[n]$	4	2	1					
$x[n]$	3	0	1	0	2			
$x[n-0]$	3	0	1	0	2			
$x[n-1]$		3	0	1	0	2		
$x[n-2]$			3	0	1	0		2
$h[0]x[n-0]$	12	0	4	0	8			
$h[1]x[n-1]$		6	0	2	0	4		
$h[2]x[n-2]$			3	0	1	0		2
$y[n]$	12	6	7	2	9	4		2

本日の内容

Do not edit
How to change the design



**Join at [slido.com](https://www.slido.com)
#3642640**

- ⓘ Presenting with animations, GIFs or speaker notes? Enable our [Chrome extension](#)

slido



フーリエ級数展開とフーリエ変換の違いって何？



フーリエ変換と離散フーリエ変換の違いって何？

本日の内容

- フーリエ級数展開 (Fourier series expansion)
- フーリエ変換 (Fourier transformation)
- 離散フーリエ変換 (Discrete Fourier transformation)

フーリエ級数展開とフーリエ変換を通して、離散フーリエ変換を理解しよう
(応用数学で学習した前提で、少し飛ばしながら復習)

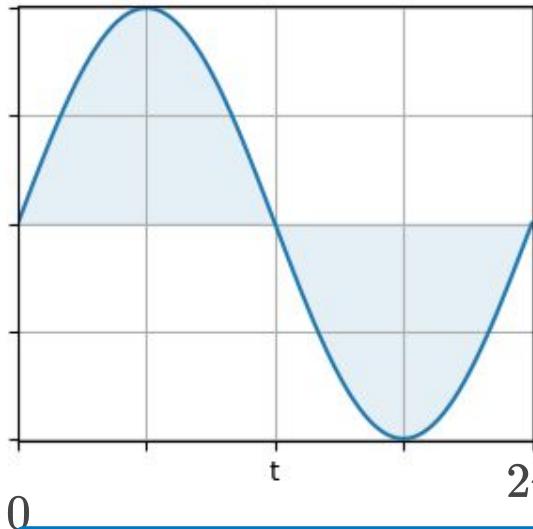
フーリエ級数展開 (Fourier series expansion)

“区間 $[a, b]$ で関数 $f(t)$ と $g(t)$ が直交する” とは

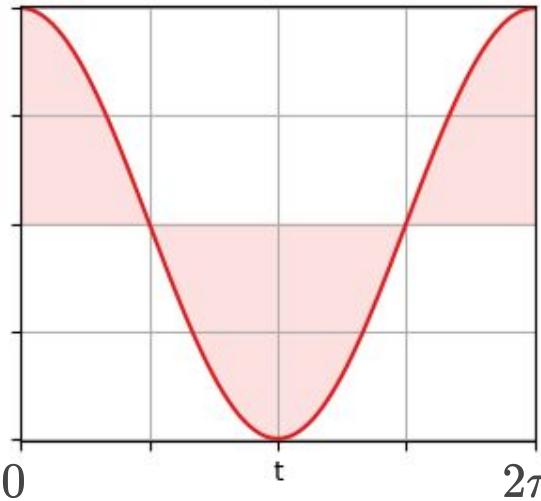
$$\int_a^b f(t)g(t)dt = 0$$

(実数関数の内積)

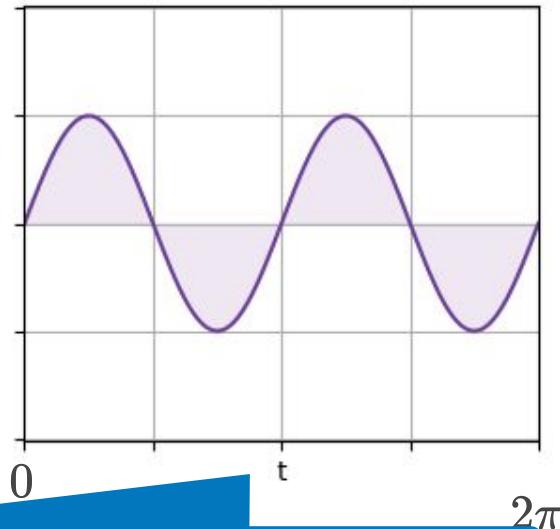
$$f(t) = \sin(t)$$



$$g(t) = \cos(t)$$



$$f(t)g(t)$$



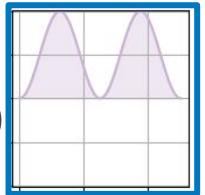
積分すると 0 (塗りつぶしが打ち消しあう) ので、区間 $[0, 2\pi]$ で $\sin(t)$ と $\cos(t)$ は直交

(1周期分であればよいので、例えば区間 $[-\pi, \pi]$ でも直交)

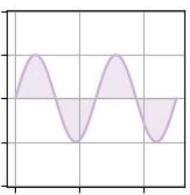
正弦波関数 $\{\sin(kt), \cos(kt)\}$ ($k=0, 1, \dots$) は直交関数系の一種

“直交関数系 = 直交する関数の集まり”と覚えて支障は無い

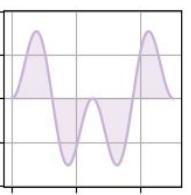
$$f(t) = \sin(t)$$



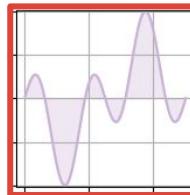
$$\cos(t)$$



$$\sin(2t)$$

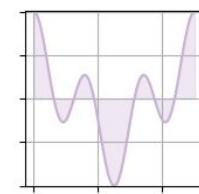
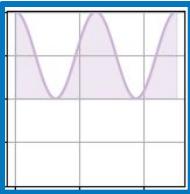
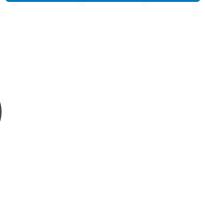


$$\cos(2t)$$



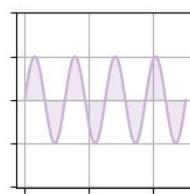
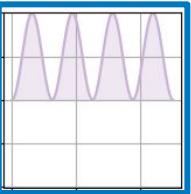
自分以外と積分すると直交

$$g(t) = \sin(t)$$

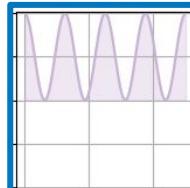


$$\cos(t)$$

$$\sin(2t)$$



$$\cos(2t)$$



$$\int_0^{2\pi} \sin(kt) \sin(lt) dt \quad (k \neq l)$$

$$= -\frac{1}{2} \int_0^{2\pi} \left\{ \cos((k+l)x) - \cos((k-l)x) \right\} dx$$

積分して 0 積分して 0

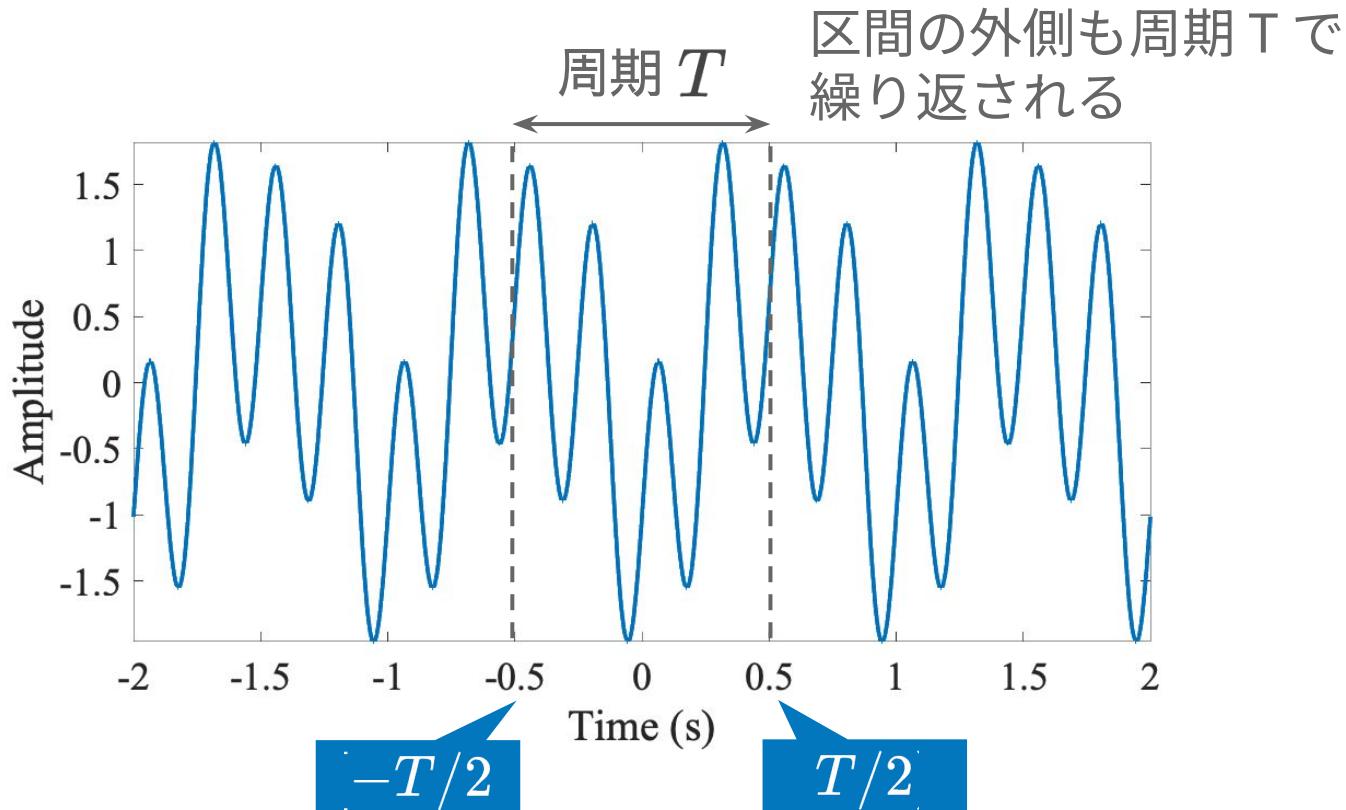
$$= 0$$

- \sin を \cos にしても同様に証明可能
- $k=l$ の場合は、積分の中身が非負
 - → 積分値は自明に非零

自分自身と積分すると 非零

(この積分値が 1 のとき正規直交関数系)

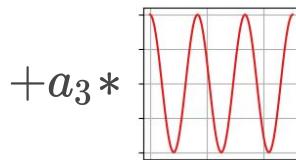
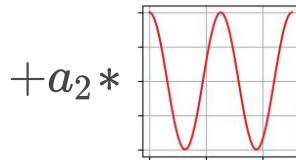
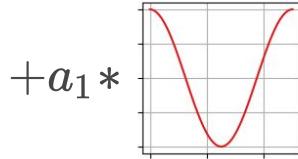
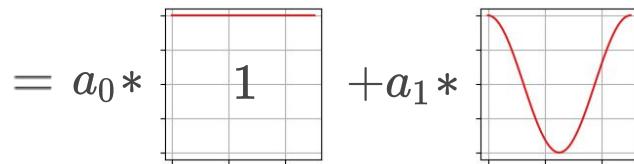
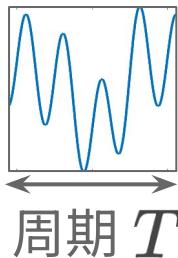
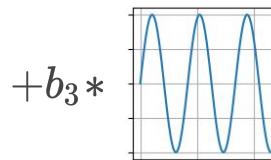
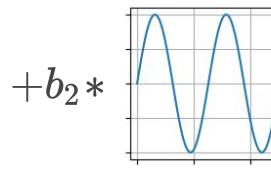
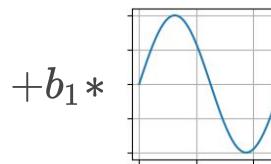
フーリエ級数展開は**周期 T の連続時間信号**を対象にする



区間の取り方は任意性があり、0から T でもよい。

フーリエ級数展開 (正弦波関数を基底関数を使う場合)

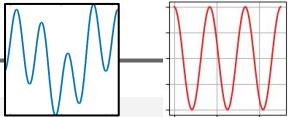
$$x(t) = a_0 + \sum_{k=1}^{\infty} a_k \cos\left(\frac{2\pi k t}{T}\right) + \sum_{k=1}^{\infty} b_k \sin\left(\frac{2\pi k t}{T}\right)$$

 $+ \dots$ 

直交関数系を用いて展開。
その係数を“級数”と呼ぶ。

周期 T

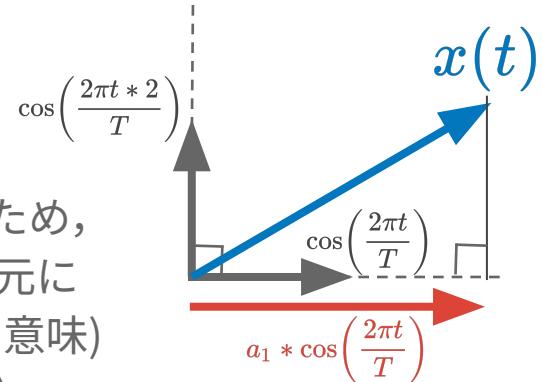
係数の求め方



$$a_0 = \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} x(t) dt \quad a_k = \frac{2}{T} \int_{-T/2}^{T/2} x(t) \cos\left(\frac{2\pi kt}{T}\right) dt \quad b_k = \frac{2}{T} \int_{-T/2}^{T/2} x(t) \sin\left(\frac{2\pi kt}{T}\right) dt$$

- この式の意味するところは…
 - 関数と基底関数の積分(内積)である。
 - 基底が複素数関数の場合は基底関数の共役
 - 直交関数系の場合はこれが成り立つ
 - 積分の前に定数項がある
 - 基底関数自身と積分(内積)すると1にならないため、その大きさを打ち消している。(変換と逆変換で元に戻らず定数倍されるため定数分の1する、と同じ意味)
 - 正規直交関数系の場合は現れない(内積すると1)

ベクトルのように
考えると分かりやすい



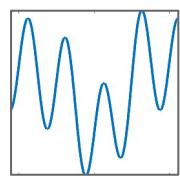
基底との内積が係数

フーリエ級数展開 (複素指数関数を基底関数に使う場合)

複素数

$$x(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} c_k \exp\left(j \frac{2\pi k t}{T}\right)$$

$$c_k = \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} x(t) \exp\left(-j \frac{2\pi k t}{T}\right) dt$$



周期 T

$$= \dots + c_{-2} * \begin{pmatrix} \text{Red sine wave} \\ -j \text{ Blue cosine wave} \end{pmatrix} + c_{-1} * \begin{pmatrix} \text{Red sine wave} \\ -j \text{ Blue cosine wave} \end{pmatrix}$$

$$\exp(-jx) = \cos(x) - j \sin(x)$$

$k < 0$

$$+ c_0 * \begin{pmatrix} \text{Red constant 1} \end{pmatrix}$$

$k = 0$

正弦波の係数と対応

$$\begin{cases} c_0 = a_0 \\ c_k = \frac{a_k - jb_k}{2} \end{cases}$$

証明は省略

(応用数学の資料を参照)

$$\dots + c_2 * \begin{pmatrix} \text{Red sine wave} \\ +j \text{ Blue cosine wave} \end{pmatrix} + c_1 * \begin{pmatrix} \text{Red sine wave} \\ +j \text{ Blue cosine wave} \end{pmatrix}$$

$k > 0$

$$\exp(jx) = \cos(x) + j \sin(x)$$

周期 T

関数が**偶関数**なら係数は**実数**に, **奇関数**なら**純虚数**に.
 それ以外なら**複素数**になる.

偶 = ... + $c_{-2} * \left(\begin{array}{c} \text{偶} \\ \text{偶} \end{array} \right) - j \left(\begin{array}{c} \text{奇} \\ \text{奇} \end{array} \right) \right) + c_{-1} * \left(\begin{array}{c} \text{偶} \\ \text{偶} \end{array} \right) - j \left(\begin{array}{c} \text{奇} \\ \text{奇} \end{array} \right) \right) + c_1 * \left(\begin{array}{c} \text{偶} \\ \text{偶} \end{array} \right) + j \left(\begin{array}{c} \text{奇} \\ \text{奇} \end{array} \right) \right) + c_2 * \left(\begin{array}{c} \text{偶} \\ \text{偶} \end{array} \right) + j \left(\begin{array}{c} \text{奇} \\ \text{奇} \end{array} \right) \right)$

$c_{-k} = c_k$ かつ実数であればよい ← 奇関数が打ち消しあうには

奇 = ... + $c_{-2} * \left(\begin{array}{c} \text{偶} \\ \text{偶} \end{array} \right) - j \left(\begin{array}{c} \text{奇} \\ \text{奇} \end{array} \right) \right) + c_{-1} * \left(\begin{array}{c} \text{偶} \\ \text{偶} \end{array} \right) - j \left(\begin{array}{c} \text{奇} \\ \text{奇} \end{array} \right) \right) + c_1 * \left(\begin{array}{c} \text{偶} \\ \text{偶} \end{array} \right) + j \left(\begin{array}{c} \text{奇} \\ \text{奇} \end{array} \right) \right) + c_2 * \left(\begin{array}{c} \text{偶} \\ \text{偶} \end{array} \right) + j \left(\begin{array}{c} \text{奇} \\ \text{奇} \end{array} \right) \right)$

$-c_{-k} = c_k$ かつ純虚数であればよい ← 偶関数が打ち消しあうには

**それ
以外** = ... + $c_{-2} * \left(\begin{array}{c} \text{偶} \\ \text{偶} \end{array} \right) - j \left(\begin{array}{c} \text{奇} \\ \text{奇} \end{array} \right) \right) + c_{-1} * \left(\begin{array}{c} \text{偶} \\ \text{偶} \end{array} \right) - j \left(\begin{array}{c} \text{奇} \\ \text{奇} \end{array} \right) \right) + c_1 * \left(\begin{array}{c} \text{偶} \\ \text{偶} \end{array} \right) + j \left(\begin{array}{c} \text{奇} \\ \text{奇} \end{array} \right) \right) + c_2 * \left(\begin{array}{c} \text{偶} \\ \text{偶} \end{array} \right) + j \left(\begin{array}{c} \text{奇} \\ \text{奇} \end{array} \right) \right)$

それ以外の場合は複素数. 関数が実数関数の場合は複素共役 $c_{-k} = c_k^*$

演習：前のページの内容を証明せよ.

1. 関数 $x(t)$ が**偶関数**のとき, c_k の**虚部は常に 0** であることを示せ.
2. 関数 $x(t)$ が**奇関数**のとき, c_k の**実部は常に 0** であることを示せ.
3. 関数 $x(t)$ が実数関数のとき, c_k と c_{-k} は**複素共役**であることを示せ.

(ヒント)

- \exp の項をオイラーの公式で分解する. $c_k = \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} x(t) \exp\left(-j\frac{2\pi kt}{T}\right) dt$
- 区間 $[-a, a]$ で奇関数を積分すると 0 になる.
- (3) は, 次式の c_k と c_{-k} の項の和が実数になるときの条件を考える.

$$x(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} c_k \exp\left(j\frac{2\pi kt}{T}\right)$$

Do not edit
How to change the design



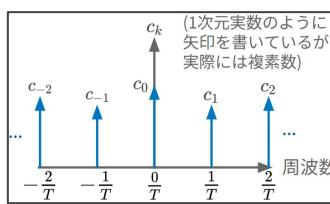
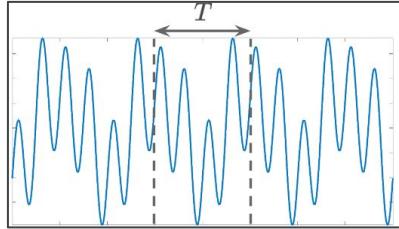
演習

- ⓘ Presenting with animations, GIFs or speaker notes? Enable our [Chrome extension](#)

手法の比較

フーリエ級数展開

周期連続時間信号 → 離散周波数



フーリエ変換 (Fourier transform)

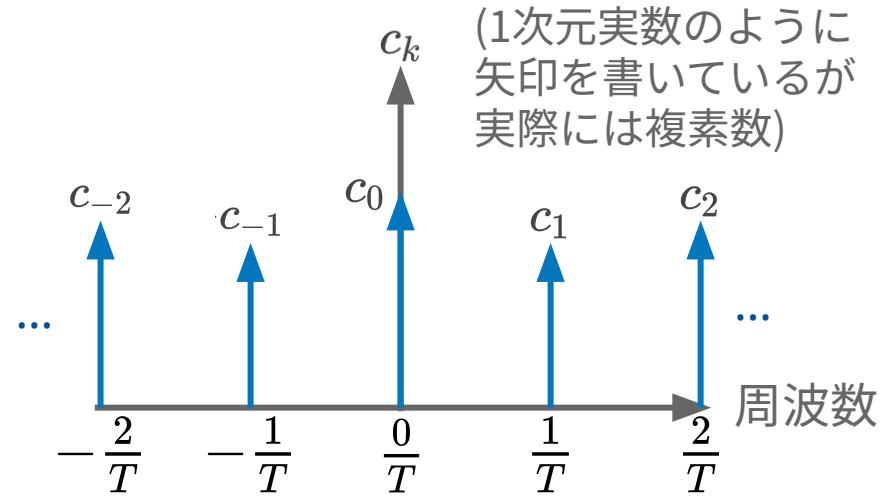
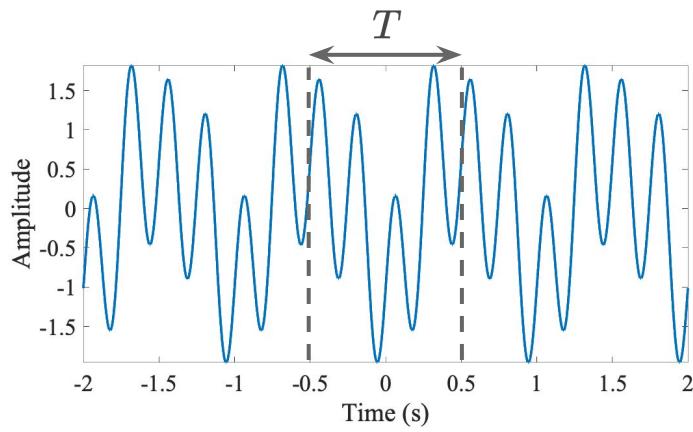
フーリエ級数展開を図示すると

複素数

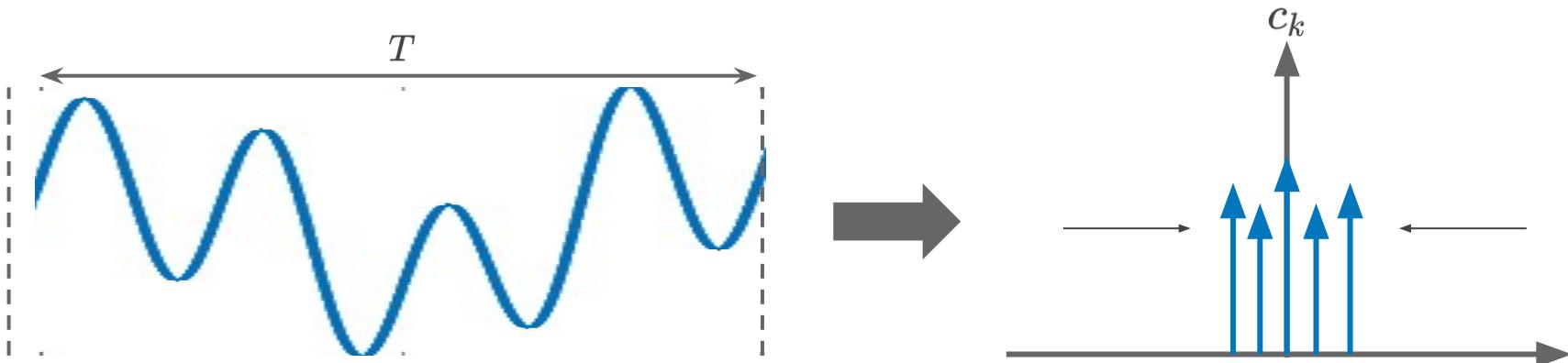
周波数は k / T

$$x(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} c_k \exp\left(j \frac{2\pi k t}{T}\right)$$

$$c_k = \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} x(t) \exp\left(-j \frac{2\pi k t}{T}\right) dt$$



フーリエ級数展開からフーリエ変換へ： 周期を無限にしてみる



周期が大きくなったら、周波数の間隔は反比例して狭くなる。

→ **周期が無限（すなわち非周期関数）になったら、
周波数の間隔は 0 に近づく (離散的ではなく連続的) のでは!?**

フーリエ変換 とその逆変換 (ω は角周波数, $2\pi \times$ 周波数)

- 離散 Fourier 変換：連続時間信号 \rightarrow 連続周波数

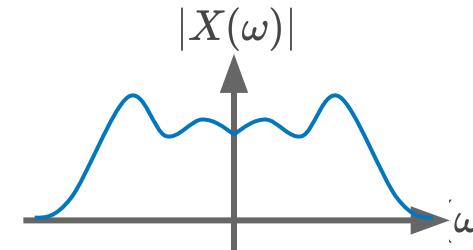
$$X(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t) \exp(-j\omega t) dt \quad \mathcal{F}[x(t)] = X(\omega)$$

- 逆離散 Fourier 変換：連続周波数 \rightarrow 連続時間信号

$$x(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(\omega) \exp(j\omega t) d\omega \quad \mathcal{F}^{-1}[X(\omega)] = x(t)$$

振幅スペクトル, パワースペクトル, 位相スペクトル

- $X(\omega)$ は複素数. その絶対値, 絶対値の二乗, 偏角に意味がある
 - $X(\omega)$: (角)周波数スペクトル
 - $|X(\omega)|$: 振幅スペクトル
 - $|X(\omega)|^2$: パワースペクトル
 - $\arg(X(\omega))$: 位相スペクトル



種々の性質 (詳細は応用数学の資料を参考)

- 線形性

- “N倍はN倍, 和は和のまま”

$$\mathcal{F}[ax(t) + by(t)] = aX(\omega) + bY(\omega)$$

- 相似性

- “時間が a 倍されると周波数は1/a倍”

$$\mathcal{F}[x(at)] = \frac{1}{|a|} X\left(\frac{\omega}{a}\right)$$

- 時間シフト

- “時間シフトは周波数領域で exp 項”

$$\mathcal{F}[x(t - a)] = X(\omega)e^{-j\omega a}$$

- 周波数シフト

- “周波数シフトは時間領域で exp 項”

$$\mathcal{F}^{-1}[X(\omega - a)] = x(t)e^{j\omega a}$$

- 変調定理

- “余弦波の乗算は周波数の変調”

$$\mathcal{F}[x(t) * 2 \cos(at)] = X(\omega - a) + X(\omega + a)$$

- 微分定理

- “時間の微分は周波数の乗算”

$$\mathcal{F}\left[\frac{\partial}{\partial t} x(t)\right] = j\omega X(\omega)$$

- パーセバルの定理

- “フーリエ変換はエネルギーを保存”

$$\int_{-\infty}^{\infty} |x(t)|^2 dt = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} |X(\omega)|^2 d\omega$$

これらの性質は、後述する離散フーリエ変換でも成立する。

演習：前のページの内容を証明せよ。

1. フーリエ変換の線形性を証明せよ。
 - a. ヒント： $a x(t) + b y(t)$ をフーリエ変換の式に代入し， $X(w)$ と $Y(w)$ を作る
2. フーリエ変換の時間シフトを証明せよ。
 - a. ヒント：同様に代入し変数変換

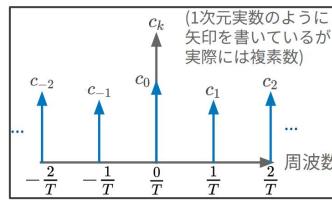
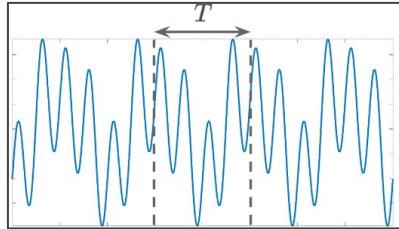


演習 (1だけ)

手法の比較

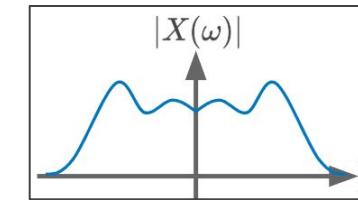
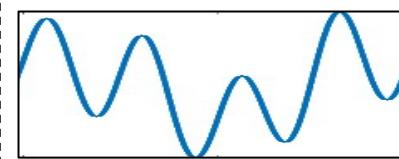
フーリエ級数展開

周期連続時間信号 → 離散周波数



フーリエ変換

非周期連続時間信号 → 連続周波数

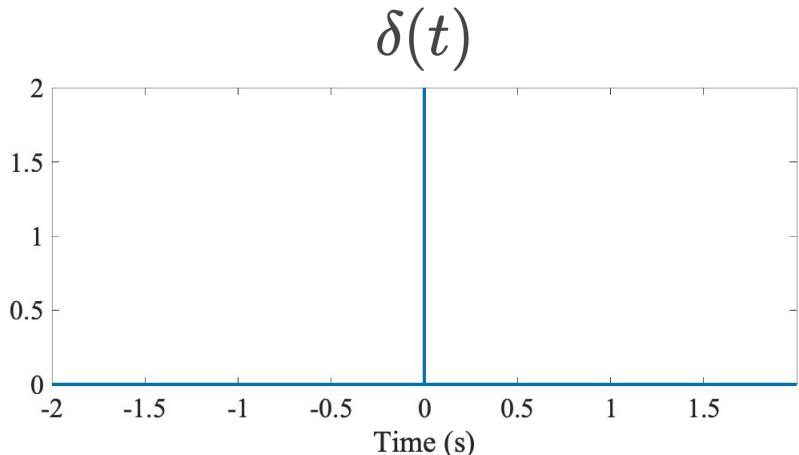


離散フーリエ変換 (Discrete Fourier transform: DFT)

復習：デルタ関数 $\delta(t)$ or $\delta[n]$

$$\delta(t) = \begin{cases} \infty, & t = 0 \\ 0, & t \neq 0 \end{cases} \quad \delta[n] = \begin{cases} 1, & n = 0 \\ 0, & n \neq 0 \end{cases}$$

※厳密には正しい記述ではない。詳細は「超関数」



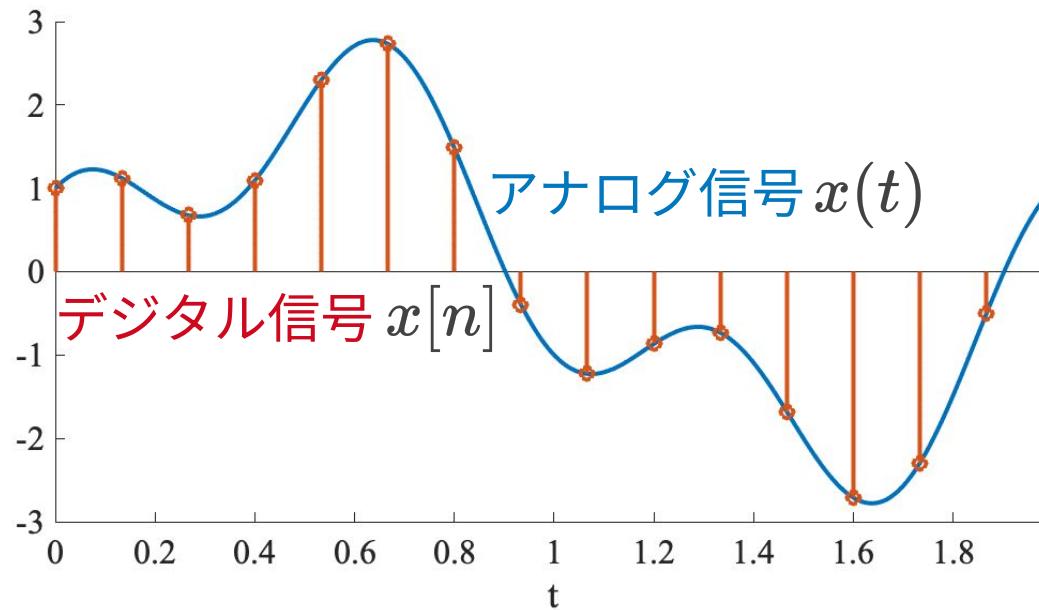
$$\int_{-\infty}^{\infty} \varphi(t)\delta(t)dt = \varphi(0)$$

ある関数(波形)の瞬時的な値を切り出す役割を持つ。上記の例では $t = 0$ の値。

復習：デジタル信号の数式表現

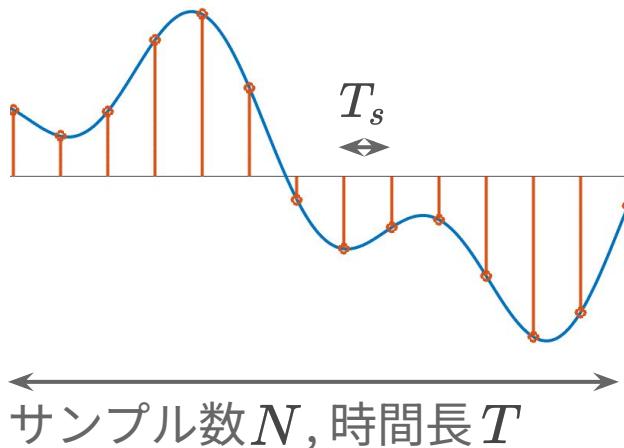
$$x[n] = x(nT_s) \longrightarrow x[n] = x(0)\delta[n] + x(T_s)\delta[n - 1] + x(2T_s)\delta[n - 2] + \dots$$

離散時間信号のデルタ関数を使って書くと

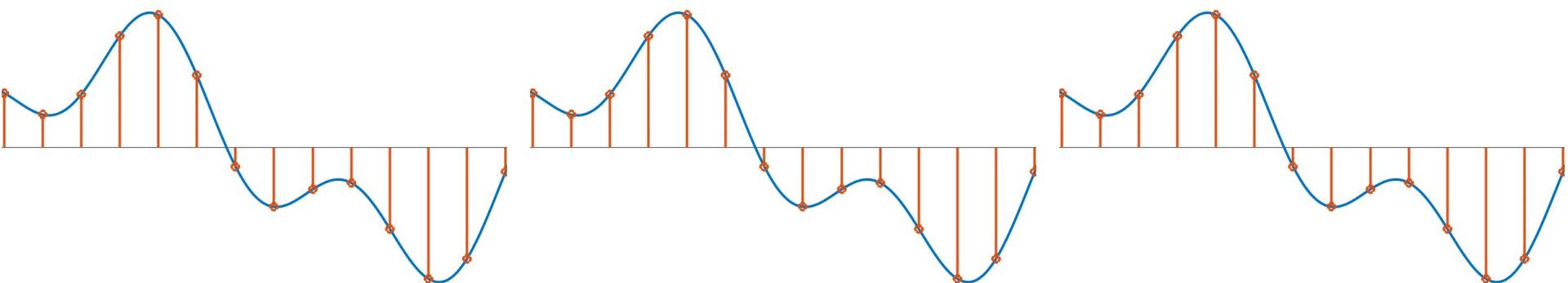


連続時間信号としての表現. 有限長さの信号を考える.

$$\sum_{n=0}^{N-1} x(t)\delta(t - nT_s)$$



周期信号と見做してみる(突然ですが)



周期 T を持つ連続時間信号 → フーリエ級数展開を使ってみる

問題：デルタ信号の乗算された信号を フーリエ級数展開する

$$c_k = \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} x(t) \underbrace{\left(\sum_{n=0}^{N-1} \delta(t - nT_s) \right)}_{\text{前のページの信号}} \exp\left(-j \frac{2\pi k t}{T}\right) dt$$

前のページの信号

$$= \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} \left\{ x(t) \exp\left(-j \frac{2\pi k t}{T}\right) \right\} \left(\sum_{n=0}^{N-1} \delta(t - nT_s) \right) dt$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} \varphi(t) \delta(t) dt = \varphi(0)$$

$$= \frac{1}{T} \sum_{n=0}^{N-1} \underline{x(nT_s)} \exp\left(-j \frac{2\pi k n T_s}{T}\right)$$

$$NT_s = T$$

(サンプリング周期を N 回
繰り返したものが信号周期)

$$= \frac{1}{NT_s} \sum_{n=0}^{N-1} \underline{x[n]} \exp\left(-j \frac{2\pi k n}{N}\right)$$

$X[k] = T_s c_k$ と置きなおす → 離散フーリエ変換

$$X[k] = NT_s c_k$$

離散フーリエ変換とその逆変換

- 離散 Fourier 変換：離散時間信号 → 離散周波数

$$X[k] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] \exp\left(-j\frac{2\pi kn}{N}\right)$$

$$(k \in \{0, 1, \dots, N-1\})$$

DFT $[x[n]] = X[k]$

- 逆離散 Fourier 変換：離散周波数 → 離散時間信号

$$x[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X[k] \exp\left(j\frac{2\pi kn}{N}\right)$$

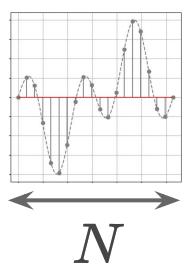
$$(n \in \{0, 1, \dots, N-1\})$$

DFT⁻¹ $[X[k]] = x[n]$

その意味

複素数

$$x[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X[k] \exp\left(j \frac{2\pi kn}{N}\right)$$



$$\begin{aligned} &= \dots + X[N-2] * \left(\begin{array}{c} \text{Red waveform} \\ -j \end{array} \right) + X[N-1] * \left(\begin{array}{c} \text{Red waveform} \\ -j \end{array} \right) \\ &\quad + X[0] * \left(\begin{array}{c} \text{Red waveform} \\ 1 \end{array} \right) \\ &\quad \dots + X[2] * \left(\begin{array}{c} \text{Red waveform} \\ +j \end{array} \right) + X[1] * \left(\begin{array}{c} \text{Red waveform} \\ +j \end{array} \right) \end{aligned}$$

The diagram illustrates the inverse Fourier transform process. It shows the signal $x[n]$ as a sum of N weighted complex exponentials. Each term $X[k] * \left(\begin{array}{c} \text{Red waveform} \\ \pm j \end{array} \right)$ represents a component of the signal. The red waveforms represent the real part of the signal, and the $\pm j$ factor represents the imaginary part. The N samples are represented by vertical grid lines.

$\exp(j2\pi(N-1)\frac{n}{N}) = \exp(-j2\pi\frac{n}{N}) = \cos(2\pi\frac{n}{N}) - j \sin(2\pi\frac{n}{N})$

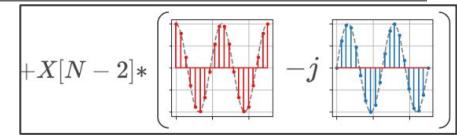
$\exp(j2\pi\frac{n}{N}) = \cos(2\pi\frac{n}{N}) + j \sin(2\pi\frac{n}{N})$

振幅スペクトル $|X[k]|$ と位相スペクトル $\arg(X[k])$

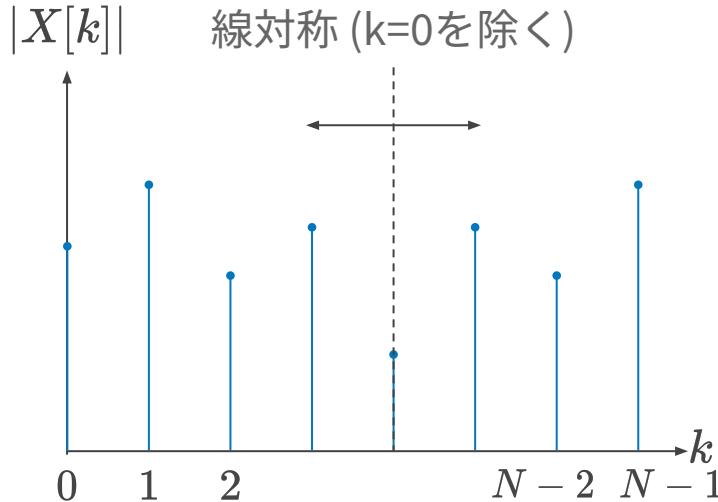
$$X[k] = |X[k]| e^{j \arg(X[k])}$$

$\exp\left(j\frac{2\pi kn}{N}\right)$ の大きさを
何倍するか

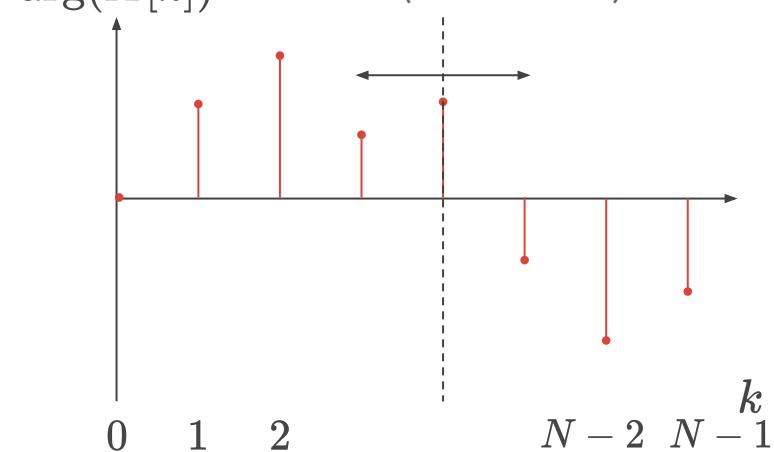
$\exp\left(j\frac{2\pi kn}{N}\right)$ の開始時刻を
どれくらい動かすか



実数信号なら
線対称 ($k=0$ を除く)



実数信号なら
点対称 ($k=0$ を除く)



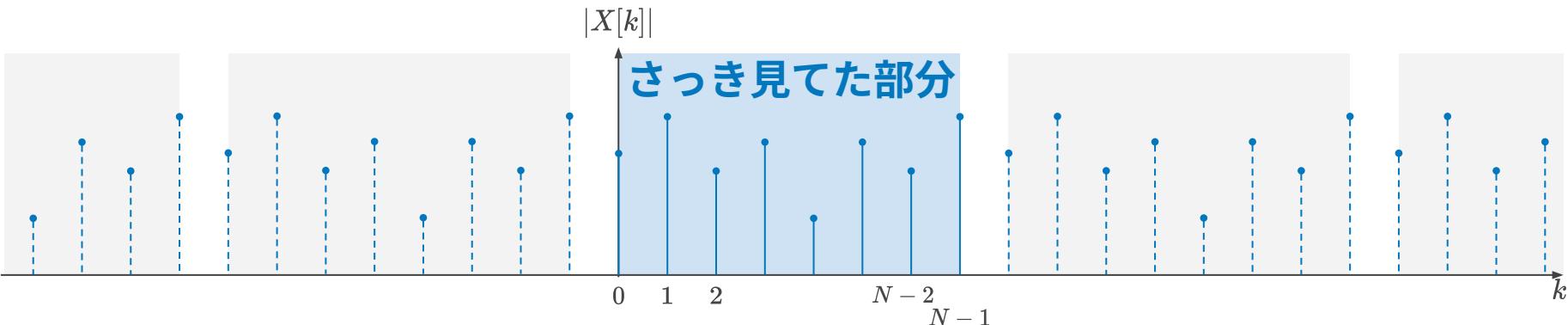
実数信号を離散フーリエ変換する場合には $N-1$ の半分まででよい (図示する場合もそう)

$0 \leq k \leq N - 1$ の外は何処に行った？

- フーリエ級数展開の k の範囲は $-\infty$ から ∞ だったのに、急に k の範囲が変わった。範囲外の k はどうなっている？ 実は…

$$\begin{aligned} X[k + N] &= \sum_{n=0}^{N-1} x[n] \exp\left(-j \frac{2\pi(k+N)n}{N}\right) = X[k] \\ &= \frac{2\pi kn}{N} + 2\pi n \end{aligned}$$

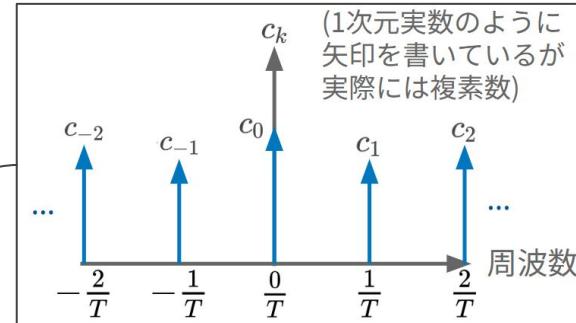
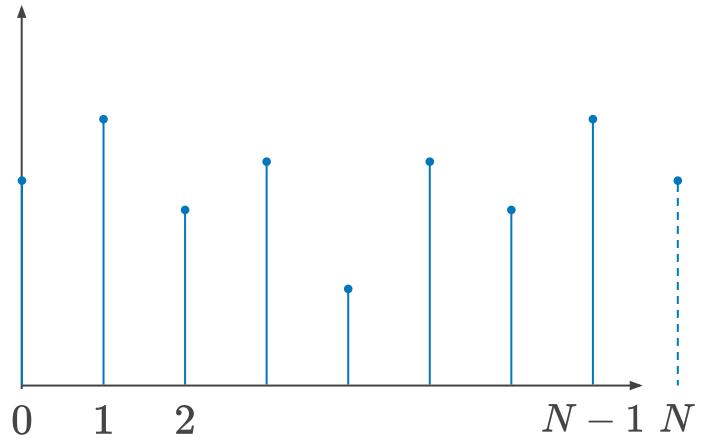
→ 周期 N で
繰り返している！



プログラムなどで扱うときは $0 \sim N-1$ しか扱わないことが多いが、実はその外側では同じ周波数特性が無限に繰り返されている

サンプリング周波数との関係

$|X[k]|$



The derivation of the DFT formula is shown in two parts:

$$= \frac{1}{T} \sum_{n=0}^{N-1} x(nT_s) \exp\left(-j \frac{2\pi knT_s}{T}\right)$$

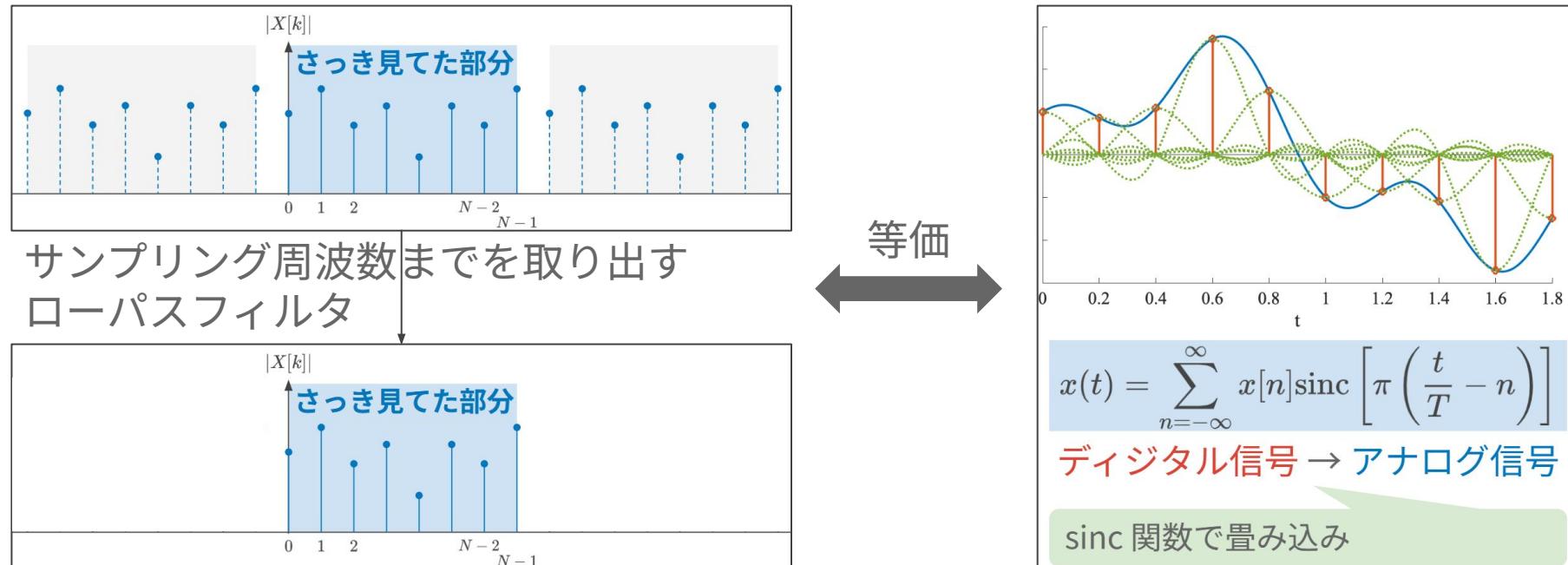
$NT_s = T$
(サンプリング周期を N 回
繰り返したものが信号周期)

$$= \frac{1}{NT_s} \sum_{n=0}^{N-1} x[n] \exp\left(-j \frac{2\pi kn}{N}\right)$$

T_s (サンプリング周波数)

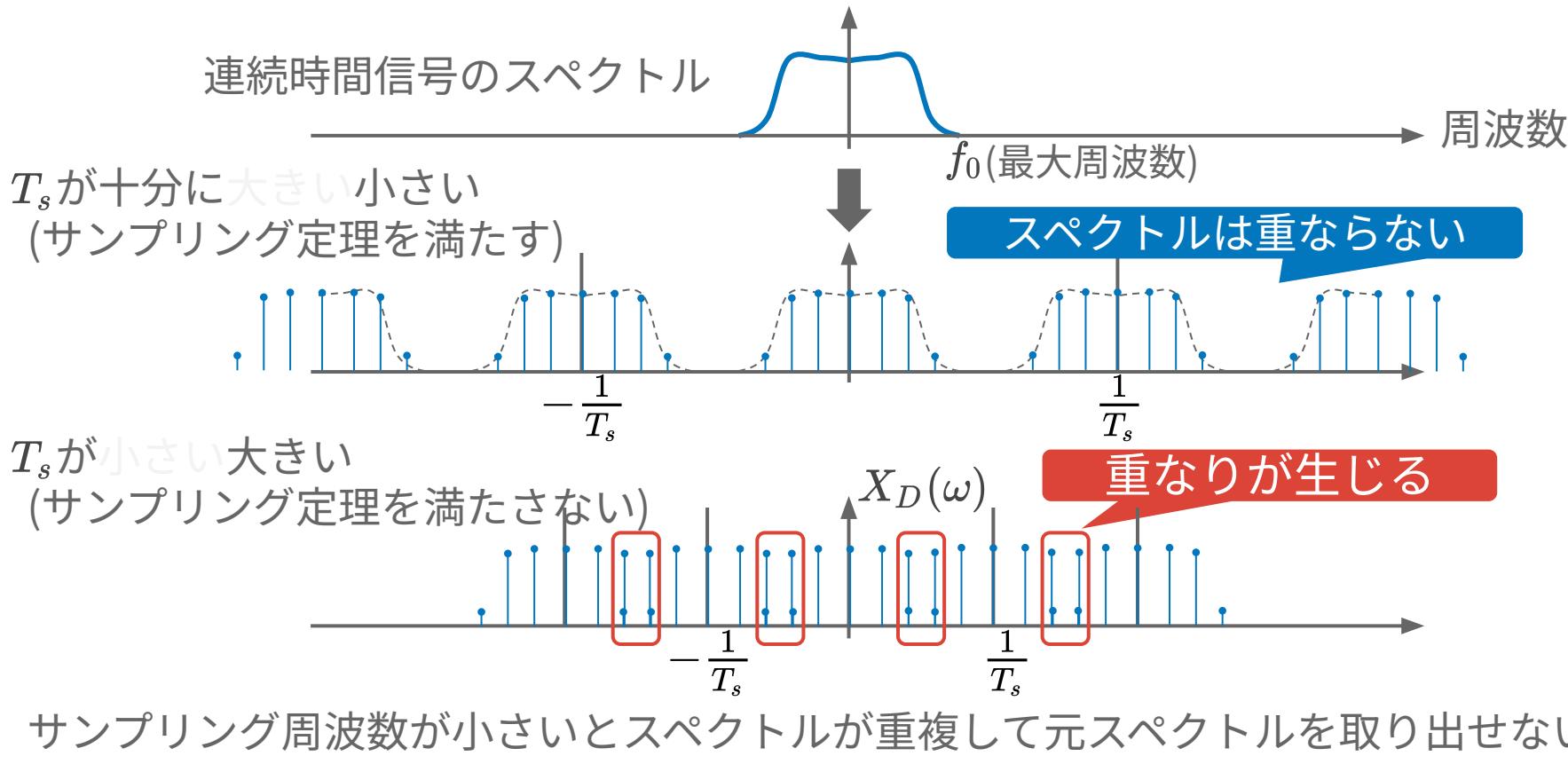
$k=N$ がサンプリング周波数に対応。すなわち、離散フーリエ変換の周波数表現はサンプリング周波数を N 等分割して、各周波数の振幅・位相を求めている。

余談：デジタル信号からアナログ変換 再訪



理想ローパスフィルタ（サンプリング周波数までは 1, それ以外は 0）を $X[k]$ に乗算することと、 $x[n]$ に sinc 関数を畳み込むことは等価。
(理想ローパスフィルタの逆フーリエ変換が sinc 関数)

サンプリング周波数定理 再訪

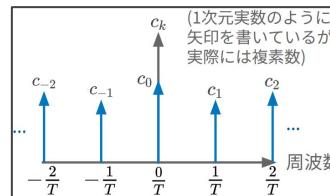
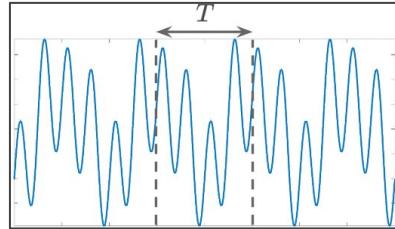


手法の比較

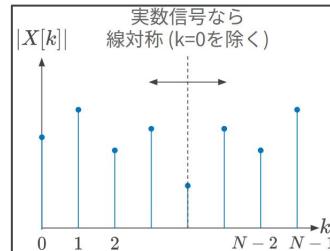
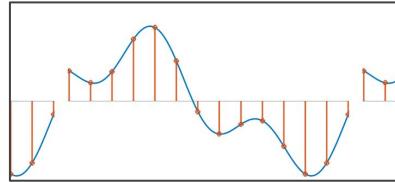
連続時間信号

フーリエ級数展開

周期連続時間信号 → 離散周波数



離散時間信号



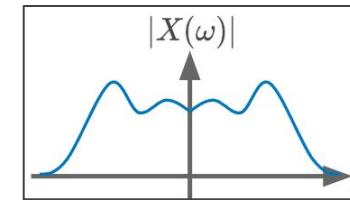
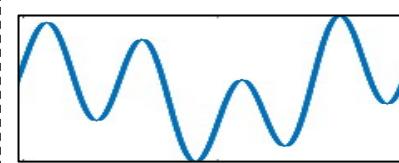
離散フーリエ変換

周期離散時間信号 → 周期離散周波数

離散周波数 (信号の周期性を仮定)

フーリエ変換

非周期連続時間信号 → 連続周波数



本講義ではやりません。
興味があれば調べてください。

離散時間フーリエ変換

非周期離散信号 → 連続周波数

連続周波数 (信号は非周期で良い)

まとめ (matome)

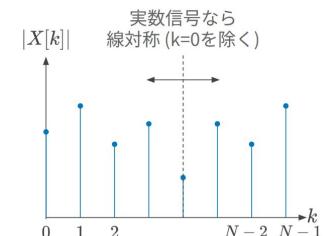
まとめ

- フーリエ級数展開
 - 直交する関数系で周期連続時間信号を分解する.
 - 正弦波関数で分解する場合と，複素指数関数で分解する場合がある.
 - 信号の偶奇によって，係数の実数・純虚数・複素数が変わる.
- フーリエ変換
 - 連続時間信号の周期を無限にすると，スペクトルが連続になる.
 - 離散フーリエ変換と共通する種々の性質がある.
- 離散フーリエ変換
 - 有限長で切り出した離散時間信号を対象
 - 信号も周波数スペクトルも範囲外で繰り返していると見做す

課題 (exercise)

以下の課題についてレポートを作成し、
LMS 上で提出せよ。

- 周期関数 $x(t)$ のフーリエ級数 c_k と c_{-k} は複素共役であることを示せ
- フーリエ変換の時間シフトを証明せよ
- サンプリング周波数を 4000 Hz とする。離散フーリエ変換の周波数解像度 (k と $k - 1$ の周波数軸上の間隔) を 20 Hz としたい。そのときに、必要な信号時間長 T を答えよ
- 離散フーリエ変換は行列として表現することができる。この行列を Python で記述せよ。詳細は次のページ



DFT の行列表現

$$\mathbf{X} = \mathbf{W}\mathbf{x}$$

$$\begin{bmatrix} X[0] \\ \vdots \\ X[k] \\ \vdots \\ X[N-1] \end{bmatrix} = \text{N-by-N matrix W} \begin{bmatrix} x[0] \\ \vdots \\ x[n] \\ \vdots \\ x[N-1] \end{bmatrix}$$

```
import numpy as np

def DFT_matrix(N):
    W = np.zeros((N,N), dtype=complex) # N-by-N zero matrix
    """
    Generate DFT matrix of size N.
    """
    return W

xn = np.array([1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8]) # input signal
W = DFT_matrix(len(xn))

# check
print("your answer:\n", W @ xn) # Xk = W xn
print("numpy:\n", np.fft.fft(xn)) # reference. OK if your answer matches to this.
```