

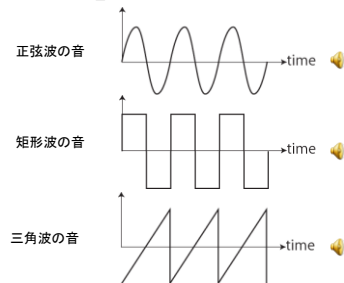
認識行動システム論

第3回
梶本裕之
<http://kaji-lab.jp>

日程 10/22 フーリエ変換
10/29 (学会出張のため休講)
11/05 線形システムとフーリエ・ラプラス変換
11/12 行列
11/19 (調布祭準備のため休講)
11/26 信号処理と行列
12/03 行列と最小二乗法(休講の可能性)
12/10 中間テスト(授業時間中)
12/17 信号処理(アナログ・デジタル)
01/07 古典制御の基礎
01/14 ロボティクス
01/21 画像処理
01/28 期末テスト(授業時間中)

フーリエ変換

信号の「性質」を知りたい



(Q)この3つは、何が違うのだろうか？

答えは認識の数だけある

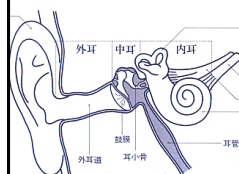


(Q)この3つは、何が違うのだろうか？

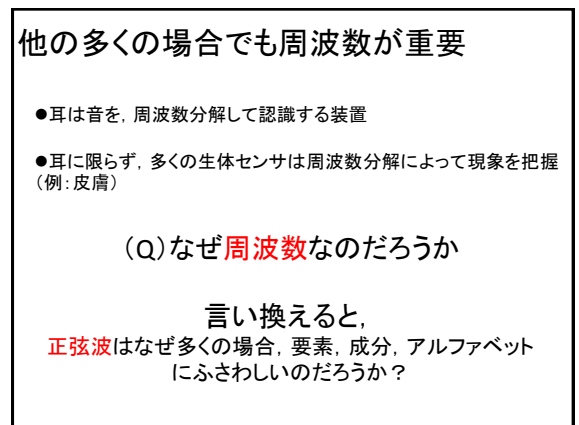
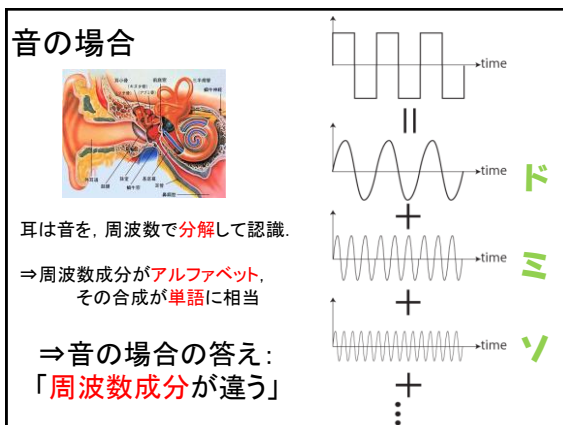
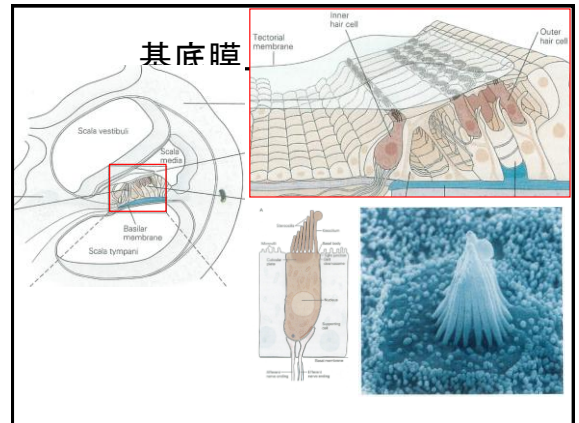
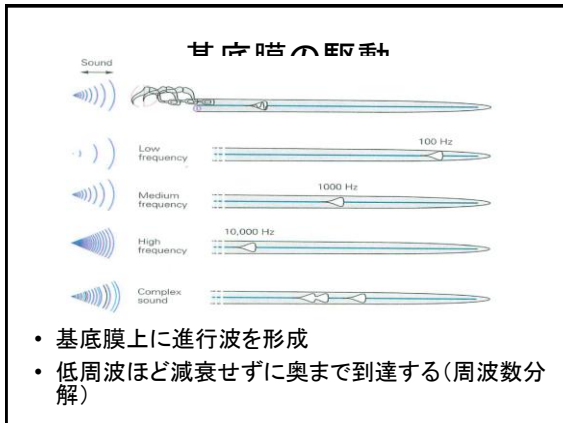
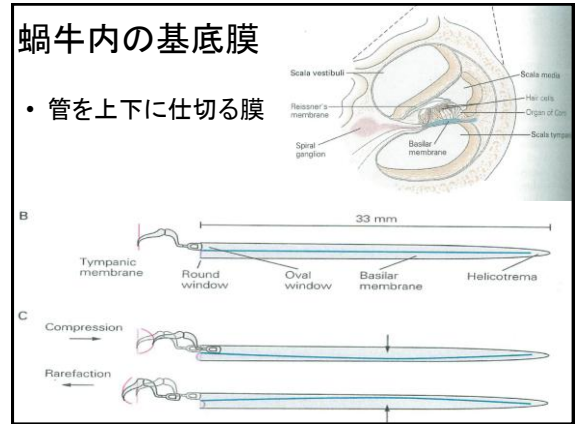
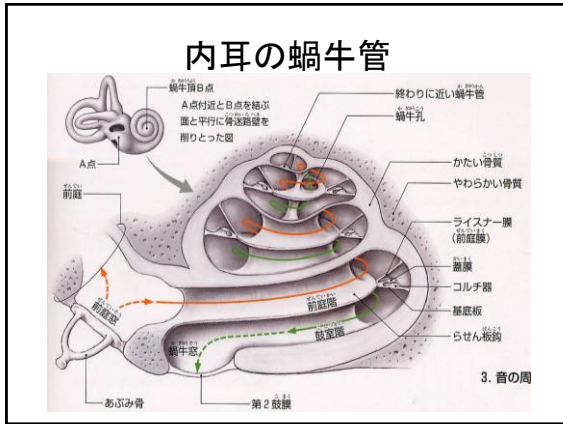
- (A1)形が違う
(A2)上昇速度, 下降速度が違う
(A3)ある閾値以上となる時間幅が違う
etc... すべて正しい

回答の正しさは、現象の本質にどれだけ迫っているかによる。
つまり、**現象を認識するシステムによって正答は異なる。**

音の「認識」とは？



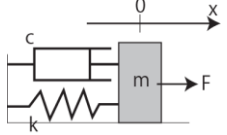
1. 気体の振動
2. 鼓膜の振動
3. つち骨・きぬた骨・あぶみ骨によるリレー
4. 前庭窓の振動
5. リンパ液(液体)の振動
6. 基底膜の振動



正弦波は歪まない

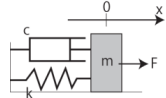
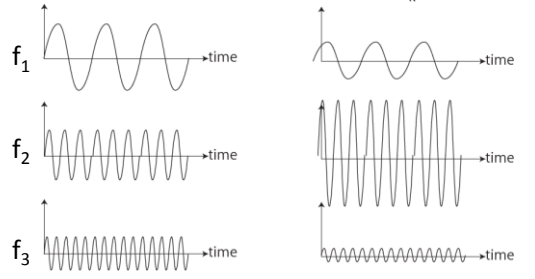
●線形な微分方程式で記述されるシステムでは、正弦波の入力は「振幅」と「位相」を変えるものの、同じ周波数の正弦波のままになる。

(例)バネ・マス・ダンパ系
おもりに加わる力は、
F:外力
cx':粘性による力
Kx:バネによる力
ニュートンの法則 $ma=F$ より、



●入力: $F(t)=\sin(ft)$ 力をヨーヨーのように加える
●出力: $x(t)$ おもりはどのように動くか？

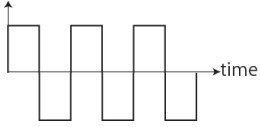
正弦波は歪まない

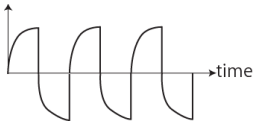
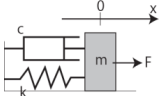
●入力: $F(t)=\sin(ft)$ ●出力: $x(t)$

一般の波は歪む

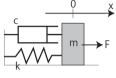
●入力: $F(t)$ 矩形波状の力を加える



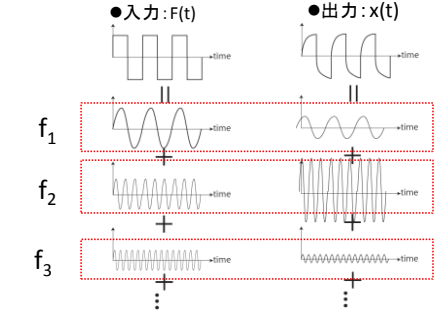
●出力: $x(t)$

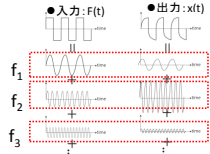
歪みを周波数で分解して説明



●入力: $F(t)$ ●出力: $x(t)$



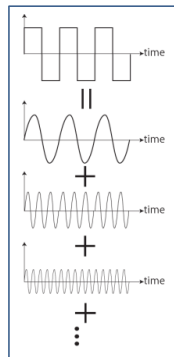
(Q)正弦波はなぜ多くの場合、要素としてふさわしいのだろうか？



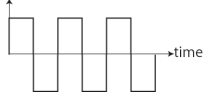
(A1) 正弦波入力に対する出力も同じ周波数の正弦波となる(と近似できる事が多い)から

(A2) 周波数成分ごとの入出力関係から、一般の入力に対する出力を合成できるから


波の中に含まれる正弦波の成分を調べたい



第一段階として、



の中に、



はどれだけ含まれるだろうか？

波形fに波形gはどれだけ含まれるか

波形f中の、波形gの成分

$$= \frac{1}{T} \int_0^T f(t)g(t)dt \quad (\text{連続関数})$$

$$= \text{ } \quad (\text{離散化して考えた場合})$$

ベクトル空間と内積(復習)

ベクトル $a=[a_x, a_y]$ のx成分は? a_x

これはベクトルaとベクトル $x=[1,0]$ との内積である。

$$a \cdot x = [a_x, a_y] \cdot [1, 0] = a_x$$

回転した座標軸, s, tを考える。
ベクトル $a=[a_x, a_y]$ の, s成分は?

これはベクトルaとベクトル $s=[s_x, s_y]$ との内積である。

$$a \cdot s = [a_x, a_y] \cdot [s_x, s_y]$$

内積は、あるベクトルが別のベクトルの成分をどれだけ持つかを表す

さらに

3次元空間に、座標軸 s,t,uを考える。
ベクトル $a=[a_x, a_y, a_z]$ の, s成分は?

これはベクトルaとベクトル sとの内積である。

$$a \cdot s = [a_x, a_y, a_z] \cdot [s_x, s_y, s_z]$$

では

N次元空間で、二つのベクトル
 $f=[f_1, f_2, \dots, f_N], g=[g_1, g_2, \dots, g_N]$ を考える。

内積 $f \cdot g$ は、ベクトルfの, g軸成分(または逆)を表す。

=

=

波形fに波形gはどれだけ含まれるか(再)

波形f中の、波形gの成分

$$= \frac{1}{T} \int_0^T f(t)g(t)dt \quad (\text{連続関数})$$

$$= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N f(i)g(i) \quad (\text{離散化して考えた場合})$$

これは二つの波をベクトルと考えた時の内積に他ならない
※内積を連続関数に対して定義

元の波形に正弦波がどれだけ含まれるか

元の波形: 周期Tの波形 f(t)

周期Tのcosine波はどれだけ含まれるか

$$a_1 = \text{ }$$

周期Tのsine波はどれだけ含まれるか

$$b_1 = \text{ }$$

周期2Tのcosine波はどれだけ含まれるか

$$a_2 = \text{ }$$

周期2Tのsine波はどれだけ含まれるか

$$b_2 = \text{ }$$

以下 $a_3, b_3, a_4, b_4, \dots$

フーリエ級数展開: 定義

周期Tの波形 f(t)は次のように分解できる

$$f(t) = a_0 + \sum_{m=1}^{\infty} a_m \cos(2\pi m t / T) + \sum_{m=1}^{\infty} b_m \sin(2\pi m t / T)$$

$$a_0 = \frac{1}{T} \int_0^T f(t) dt \quad \text{平均値 (DC成分)}$$

$$a_m = \frac{2}{T} \int_0^T f(t) \cos(2\pi m t / T) dt$$

$$b_m = \frac{2}{T} \int_0^T f(t) \sin(2\pi m t / T) dt$$

※この授業では係数は気にしない。

フーリエ級数展開の意味するところ

元の波形: 周期Tの波形 f(t)

周期Tのcosine波はどれだけ含まれるか
 $a_1 = \frac{2}{T} \int_0^T f(t) \cos(2\pi / T) dt$

周期Tのsine波はどれだけ含まれるか
 $b_1 = \frac{2}{T} \int_0^T f(t) \sin(2\pi / T) dt$

周期2Tのcosine波はどれだけ含まれるか
 $a_2 = \frac{2}{T} \int_0^T f(t) \cos(2\pi \times 2 / T) dt$

周期2Tのsine波はどれだけ含まれるか
 $b_2 = \frac{2}{T} \int_0^T f(t) \sin(2\pi \times 2 / T) dt$

以下 $a_3, b_3, a_4, b_4, \dots$

① 分解の仕方は一通り
 ② 分解した各成分を合成すると元に戻る

これは当たり前のことではない！！

① 分解の仕方は一通り?

f(t)を, g1(t)成分と, g2(t)成分と, 残りに分けたい。

f(t)から,
 (1) まずg1(t)成分を抽出し, 残りからg2(t)成分を抽出する
 (2) まずg2(t)成分を抽出し, 残りからg1(t)成分を抽出する
 この二つは, 通常は異なる結果を生む。

f=[茶色の丸, 紫の丸, 紫の三角]
 g1: 茶色
 g2: 丸

普通, 分解の仕方は抽出の順番に依存

② 分解した各成分を合成すると元に戻る?

ある成分を抽出した「残り」から次の成分を抽出したことが問題? では
 f(t)からg1(t)成分を抽出
 f(t)からg2(t)成分を抽出
 すれば抽出の順番は関係なくなる??

この二成分を合成すると, 元のf(t)より大きくなってしまふ。

g1: 茶色
 g2: 丸
 g1 + g2: 茶色の丸, 紫の丸, 紫の三角

普通, 合成しても元に戻らない

つまり

ある関数f(t)を,
 関数群g1(t), ..., g∞(t)の成分に分解するとき,
 (たとえばフーリエ変換ではsin, cos. これを基底関数と呼ぶ)

分解方法が一通りで,
 分解結果を合成して元に戻るのは

稀で特殊

うまくいくのは

任意の基底関数同士が,
 お互いの要素を持たないとき,
 分解の仕方は一通りとなる。

f=[茶色の丸, 紫の丸, 紫の三角]
 g1: 丸
 g2: 三角

g1: 茶色の丸
 g2: 紫の三角
 g1 + g2 = f

ベクトルの成分(復習)

ベクトルaは、

- ベクトルxとyの成分に一意に分けられる。各成分は $a \cdot x$, $a \cdot y$ 。
- ベクトルsとtの成分に一意に分けられる。各成分は $a \cdot s$, $a \cdot t$ 。

これは

- ベクトルxとyが、お互いの成分を持たないから。
- ベクトルsとtが、お互いの成分を持たないから。

このとき、xとy(sとt)は直交しているという。

直交ベクトルと直交基底(復習)

直交ベクトル同士は、内積が0である。

$$x \cdot y = [1, 0] \cdot [0, 1] = 0$$

$$s \cdot t = [s_x, s_y] \cdot [t_x, t_y] = 0$$

逆に、**内積が0であることが直交基底であること**の条件！

N次元空間でN個のベクトルが、
どの二つをとっても直交しているとき、
これを**直交基底**と呼び、
その空間の任意の点は、
直交基底の成分で表せる。
(図ではx,y,zが直交基底。s,t,uも直交基底)

N次元空間の直交基底

N次元空間で、N個のベクトル
 $g_1 = [g_{11}, g_{12}, \dots, g_{1N}]$
 $g_2 = [g_{21}, g_{22}, \dots, g_{2N}]$
 \dots
 $g_N = [g_{N1}, g_{N2}, \dots, g_{NN}]$ を考える。

すべてのペアの内積 $g_i \cdot g_j$ が0なら、

$g_i \cdot g_j =$

$g_1 \sim g_N$ は直交基底であり、
任意のN次元ベクトルfは、 $g_1 \sim g_N$ の各成分の和で一意に表せる。

N次元空間の直交基底の成分

N次元ベクトルfの g_i 成分は、 f と g_i の内積。

結局、ベクトルfは、次のように分解される。

$$f = (f \cdot g_1) g_1 + (f \cdot g_2) g_2 + \dots + (f \cdot g_N) g_N$$

$$= \begin{bmatrix} f_1 & f_2 & \dots & f_N \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} g_{11} & g_{12} & \dots & g_{1N} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ g_{N1} & g_{N2} & \dots & g_{NN} \end{bmatrix}$$

関数でも「直交」を内積から定義できる

波形 g_1 と g_2 の内積を取る。

$$= \frac{1}{T} \int_0^T g_1(t) g_2(t) dt \quad (\text{連続関数})$$

$$= \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N g_1(n) g_2(n) \quad (\text{離散化して考えた場合})$$

これで準備は整った

フーリエ級数展開の意味するところ(再)

元の波形・周期Tの波形 f(t)

周期Tのcosine波はどれだけ含まれるか
 $a_1 = \frac{2}{T} \int_0^T f(t) \cos(2\pi/T)t dt$

周期Tのsine波はどれだけ含まれるか
 $b_1 = \frac{2}{T} \int_0^T f(t) \sin(2\pi/T)t dt$

周期2Tのcosine波はどれだけ含まれるか
 $a_2 = \frac{2}{T} \int_0^T f(t) \cos(2\pi \times 2/T)t dt$

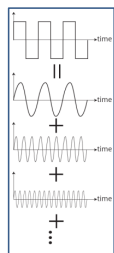
周期2Tのsine波はどれだけ含まれるか
 $b_2 = \frac{2}{T} \int_0^T f(t) \sin(2\pi \times 2/T)t dt$

以下 $a_3, b_3, a_4, b_4, \dots$

① 分解の仕方は一通り
② 分解した各成分を合成すると元に戻る

これは当たり前のことではない！！

フーリエ級数の各基底関数の内積を取る



二つの基底関数, $\cos(2\pi nt/T)$, $\cos(2\pi mt/T)$ の内積は？

$$\int_0^T \cos(2\pi mt/T) \cos(2\pi nt/T) dt$$

これは $m=n$ でなければ必ず **0**

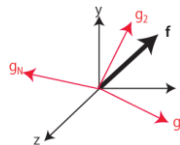
二つの基底関数, $\cos(2\pi nt/T)$, $\sin(2\pi nt/T)$ の内積は？

$$\int_0^T \cos(2\pi nt/T) \sin(2\pi nt/T) dt$$

これも必ず **0**

任意の基底関数の内積が **0**.
⇒ 直交基底となる！！

フーリエ級数の基底関数は直交基底



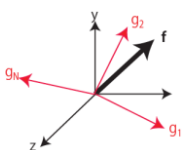
- $g_1 = \cos(2\pi \times 1t/T)$
- $g_2 = \sin(2\pi \times 1t/T)$
- $g_3 = \cos(2\pi \times 2t/T)$
- $g_4 = \sin(2\pi \times 2t/T)$
- $g_5 = \cos(2\pi \times 3t/T)$
- $g_6 = \sin(2\pi \times 3t/T)$
- ...

これらは、たがいに直交するベクトルであり、直交基底を構成する

よって、任意の関数 f は $g_1 \sim g_N$ によって一意に表現できる。

離散フーリエ級数展開

有限長さの関数 ($0 < t < T$) を、 N 分割して離散的に表す。 $f(t) \Rightarrow [f_1, f_2, \dots, f_N]$



基底関数 ⇒ N 次元基底ベクトルに

- $g_1 = \cos(2\pi \times 1t/T) = [g_{11}, g_{12}, \dots, g_{1N}]$
- $g_2 = \sin(2\pi \times 1t/T) = [g_{21}, g_{22}, \dots, g_{2N}]$
- $g_3 = \cos(2\pi \times 2t/T) = [g_{31}, g_{32}, \dots, g_{3N}]$
- $g_4 = \sin(2\pi \times 2t/T) = [g_{41}, g_{42}, \dots, g_{4N}]$
- $g_5 = \cos(2\pi \times 3t/T) = [g_{51}, g_{52}, \dots, g_{5N}]$
- $g_6 = \sin(2\pi \times 3t/T) = [g_{61}, g_{62}, \dots, g_{6N}]$
- ...

これらは、たがいに直交する N 次元ベクトルであり、直交基底を構成する

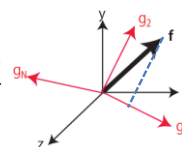
よって、任意の波形 f , すなわちベクトル $[f_1, f_2, \dots, f_N]$ は $g_1 \sim g_N$ によって一意に表現できる。

行列による表現

N 次元ベクトル f の g_i 成分は、 f と g_i の内積。結局、ベクトル f は、次のように分解される。

$$f = (f \cdot g_1) g_1 + (f \cdot g_2) g_2 + \dots + (f \cdot g_N) g_N$$

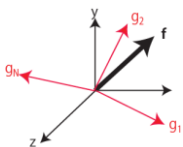
g_1 の成分。フーリエ級数



フーリエ級数を求めるには、 $f \cdot g_1, f \cdot g_2, \dots, f \cdot g_N$ なる、 N 個の内積を計算すればよい。

$$F = \begin{bmatrix} g_1^T \\ g_2^T \\ \vdots \\ g_N^T \end{bmatrix} f$$

フーリエ級数展開とは



$$F = \begin{bmatrix} g_1^T \\ g_2^T \\ \vdots \\ g_N^T \end{bmatrix} f$$

つまり

行列 特に回転行列による座標変換の一種であり、実空間の値で表されているベクトル f をフーリエ空間の値で表されるベクトル F で表現するもの。

フーリエ〇〇

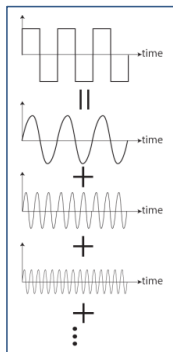
フーリエ級数展開

- ⇒ 離散フーリエ級数展開 (済)
- ⇒ 複素フーリエ級数展開

⇒ フーリエ変換

⇒ 離散フーリエ変換

複素フーリエ級数展開: 定義



周期Tの波形 f(t)は次のように分解できる

$$f(t) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} c_m \exp(j2\pi mt / T)$$

$$c_m = \frac{1}{T} \int_0^T f(t) \exp(-j2\pi mt / T) dt$$

sin(2πmt/T), cos(2πmt/T)の代わりに, exp(j2πmt/T)を用いて整理したもの. 係数c_mはもはや複素数である.

exp(j2πmt/T)は直交関数系である. すなわち

が, m=n以外で成り立つ.

フーリエ変換: 定義

“周期T”ではない波形 f(t)に対する変換. Tを無限大とした極限から導かれる.

逆フーリエ変換

$$f(t) = \int_{-\infty}^{\infty} F(\omega) \exp(j\omega t) d\omega$$

$$f(t) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} c_m \exp(j2\pi mt / T)$$

フーリエ変換

$$F(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t) \exp(-j\omega t) dt$$

$$c_m = \frac{1}{T} \int_0^T f(t) \exp(-j2\pi mt / T) dt$$

振幅, パワースペクトラム, 位相

$$F(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t) \exp(-j\omega t) dt$$

$$\omega = 2\pi f \quad \text{角周波数}$$

角周波数ωでの振幅

角周波数ωでのパワースペクトラム

角周波数ωでの位相

フーリエ変換の役割: 信号に含まれる周波数成分を観察する.

離散フーリエ変換(DFT): 定義

f(t), F(ω)を離散化したもの. Discrete Fourier Transform
時間を有限とすると離散複素フーリエ級数展開と同じ.

離散逆フーリエ変換

$$f_t = \sum_{k=0}^{N-1} C_k \exp(j\omega_0 kt)$$

$$f(t) = \int_{-\infty}^{\infty} F(\omega) \exp(j\omega t) d\omega$$

離散フーリエ変換

$$C_k = \sum_{r=0}^{N-1} f_r \exp(-j\omega_0 kt)$$

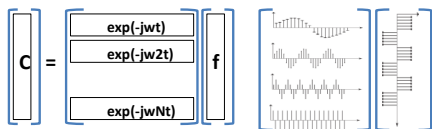
$$F(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t) \exp(-j\omega t) dt$$

高速フーリエ変換(FFT): ほんのさわりだけ

離散フーリエ変換

$$C_k = \sum_{r=0}^{N-1} f_r \exp(-j\omega_0 kt)$$

離散複素フーリエ級数展開⇒結局行列の計算になる

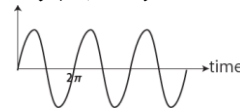


一般に行列×ベクトルは行列サイズの数だけ乗算が必要(N×Nのオーダー)しかし,

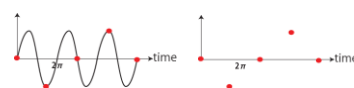
- exp(-jωkt)は繰り返し構造をとる
 - 特にNが2の階乗の時, 行列全体にフラクタル的な繰り返し構造が生じるという特徴をうまく使うと, 乗算回数を抑えられる(N×logNのオーダー)
- リアルタイムにフーリエ変換を行う必要がある応用に必須.

離散化に際して: エリアシング

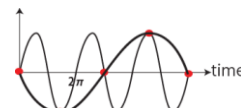
元の信号: sin(x), 周期2π



離散化の間隔 3/2 π



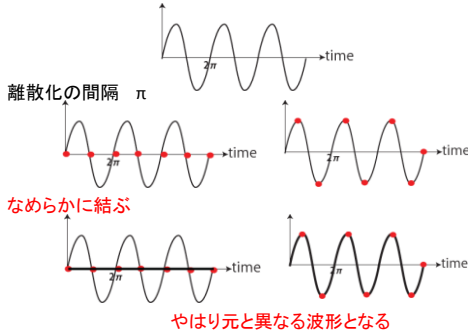
なめらかに結ぶ



元と全く異なる波形となる=エリアシング

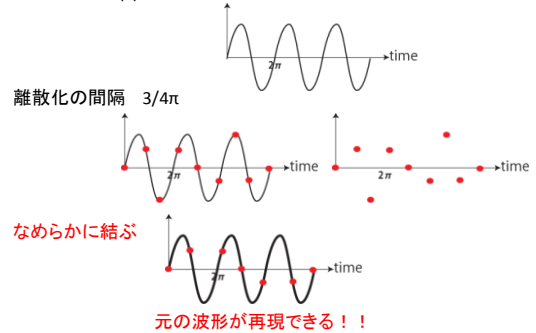
離散化に際して: ナイキスト周波数

元の信号: $\sin(x)$, 周期 2π



離散化に際して: ナイキスト周波数未満

元の信号: $\sin(x)$, 周期 2π



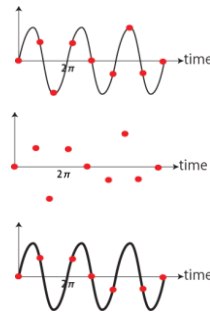
サンプリング定理(標本化定理)

元信号に含まれる最高周波数の,

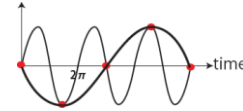
倍より高い周波数でサンプリング
(標本化)していれば,

元の信号はサンプリング点から完全
に再生できる。

倍の周波数=ナイキスト周波数



サンプリング定理(標本化定理)



逆に, エリアシングを生じないために,

サンプリング周波数の半分以上の周波数は, アナログ的に
カットする必要がある。

カットしないとエリアシングを生じ, 偽の低い周波数が観察さ
れる。

(例) 蛍光灯下の扇風機, テレビ画面のビデオ撮影

レポート

次のサンプルを参考に, 同じ周期の正弦波, 矩形波, 三角波をフーリエ変換し,
パワースペクトルを観察, 比較せよ。

レポートでは

- 3つのパワースペクトルを一つのグラフに表示する一つのソースコード
- そこからわかったこと, すなわち音色の違いの原因の考察をメール本文に

```
//一周期100の矩形波(ただし直流成分を無くするため平均値0としている)
wave=[ones(1,50), zeros(1,50)] - 0.5;
```

```
//5回繰り返す(回数は適当)
wave = [wave,wave,wave,wave,wave];
```

```
//フーリエ変換
fourier = fft(wave);
```

```
//パワースペクトルを計算
power_spec = fourier .* conj(fourier);
```

```
//計算結果を表示(長さは見やすくするために適当に変える)
plot(power_spec(1:100));
```