

## 認識行動システム論 第3回

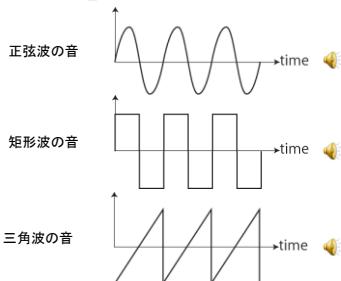
梶本裕之

Twitter ID kajimoto

ハッシュタグ #ninshiki

# フリー工変換

### 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

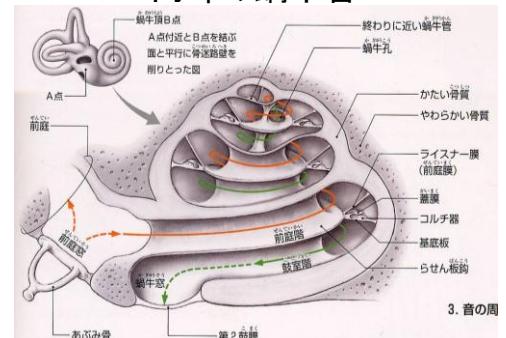
回答の正しさは、現象の本質にどれだけ迫っているかによる。  
つまり、現象を認識するシステムによって正答は異なる。

### 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

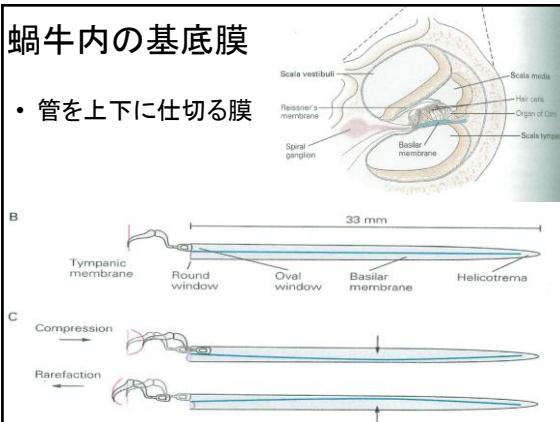


### 内耳の蝸牛管

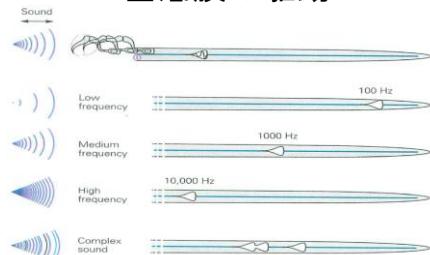


## 蝸牛内の基底膜

- 管を上下に仕切る膜

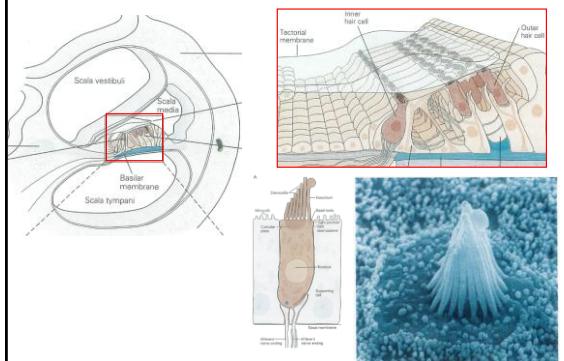


## 基底膜の駆動

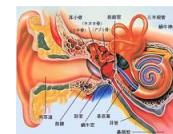


- 基底膜上に進行波を形成
- 低周波ほど減衰せずに奥まで到達する(周波数分解)

## 基底膜上の有毛細胞



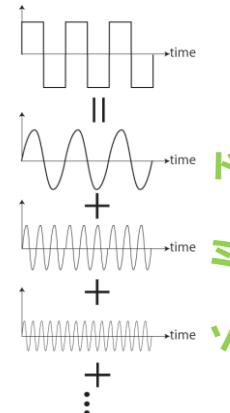
## 音の場合



耳は音を、周波数で分解して認識。

⇒周波数成分がアルファベット、  
その合成が単語に相当

⇒音の場合の答え：  
「周波数成分」が違う



## 他の多くの場合でも周波数が重要

- 耳は音を、周波数分解して認識する装置
- 耳に限らず、多くの生体センサは周波数分解によって現象を把握  
(例:皮膚)

(Q)なぜ周波数なのだろうか

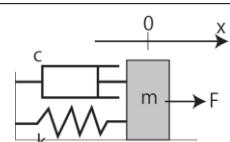
言い換えると、

正弦波はなぜ多くの場合、要素、成分、アルファベット  
にふさわしいのだろうか？

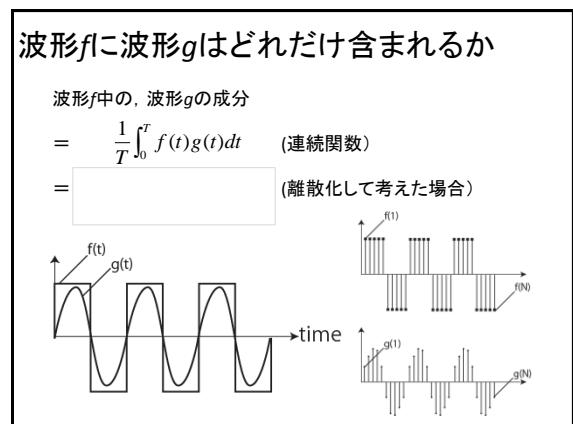
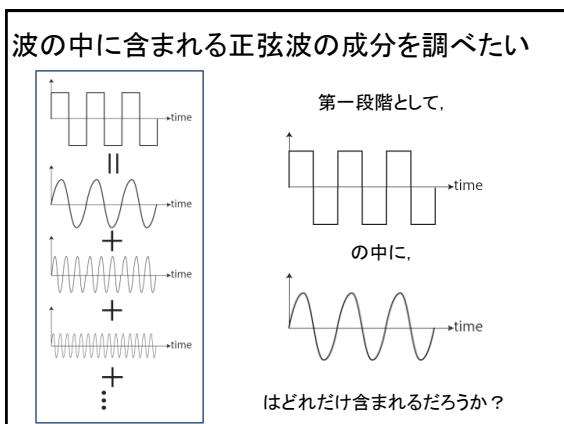
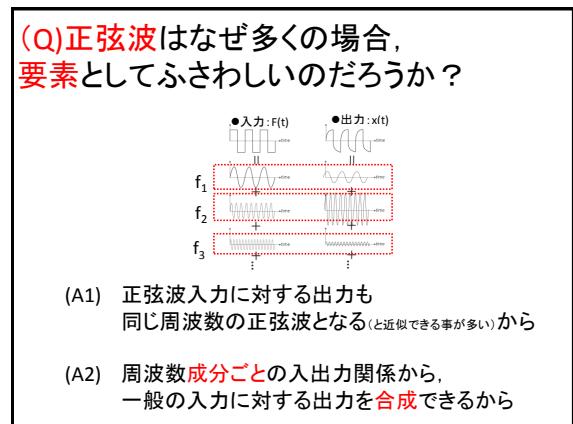
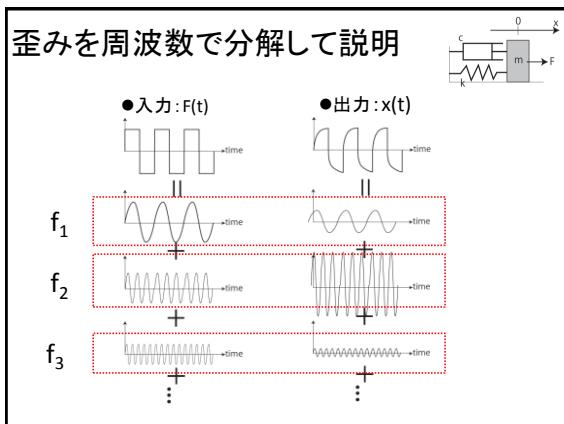
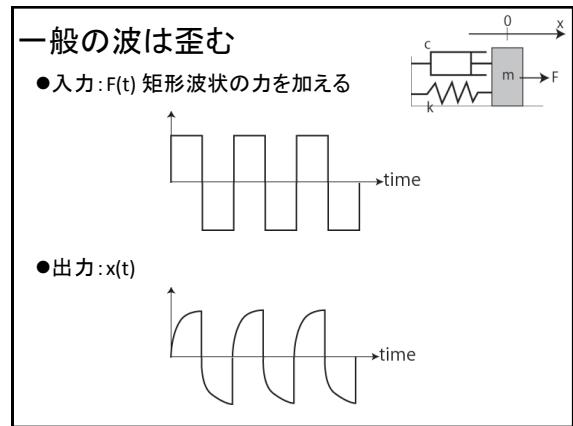
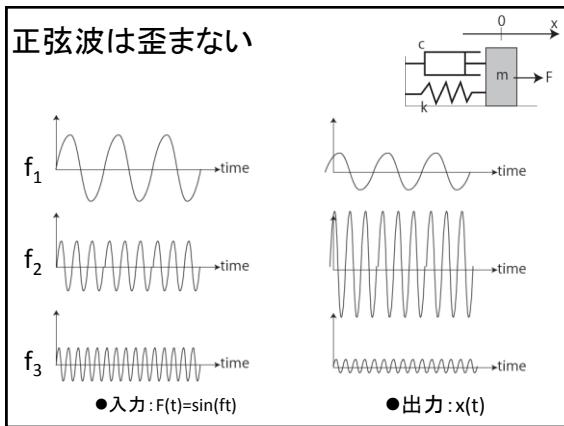
## 正弦波は歪まない

- 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、



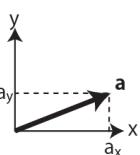
- 入力:  $F(t)=\sin(ft)$  力をヨーヨーのように加える
- 出力:  $x(t)$  おもりはどのように動くか？



## 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.

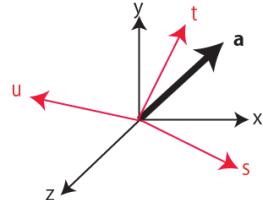
$$a \cdot s = [a_x, a_y] \cdot [s_x, s_y]$$

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

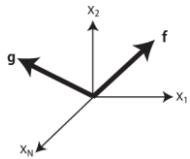
3次元空間に、座標軸  $s, t, u$ を考える.  
ベクトル  $a = [a_x, a_y, a_z]$  の、 $s$  成分は?

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.

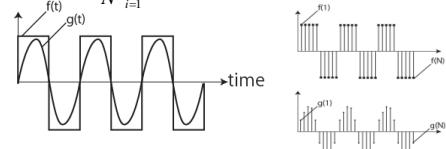
=  
=

## 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

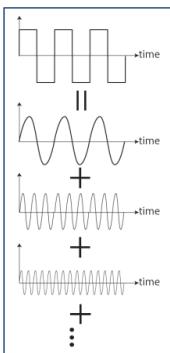
$$= \frac{1}{T} \int_0^T f(t)g(t)dt \quad (\text{連続関数})$$

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



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

$$a_1 =$$

周期  $T$  の sine 波はどれだけ含まれるか

$$b_1 =$$

周期  $2T$  の cosine 波はどれだけ含まれるか

$$a_2 =$$

周期  $2T$  の sine 波はどれだけ含まれるか

$$b_2 =$$

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  
 $a_1 = \frac{2}{T} \int_0^T f(t) \cos(2\pi/T)t dt$

周期Tのsin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sin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  $a_3, b_3, a_4, b_4, \dots$

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。

(1)  $g1: \bullet$   
 $g2: \circ$

(2)  $g1: \bullet$   
 $g2: \circ$

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う。

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  $g_1(t), \dots, g_\infty(t)$  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。

$f: \bullet, \circ, \triangle$

$g1: \bullet$   
 $g2: \circ$

$g1+g2=f$

### 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。

$$\begin{aligned} \mathbf{x} \cdot \mathbf{y} &= [1, 0] \cdot [0, 1] = 0 \\ \mathbf{s} \cdot \mathbf{t} &= [s_x, s_y] \cdot [t_x, t_y] = 0 \end{aligned}$$

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  
 $\mathbf{g}_1 = [g_{11}, g_{12}, \dots, g_{1N}]$ ,  
 $\mathbf{g}_2 = [g_{21}, g_{22}, \dots, g_{2N}]$ ,  
 $\dots$   
 $\mathbf{g}_N = [g_{N1}, g_{N2}, \dots, g_{NN}]$ を考える。

すべてのペアの内積  $\mathbf{g}_i \cdot \mathbf{g}_j$  が0なら、  
 $\mathbf{g}_1 \sim \mathbf{g}_N$  は直交基底であり、

任意のN次元ベクトル  $\mathbf{f}$  は、 $\mathbf{g}_1 \sim \mathbf{g}_N$  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  $\mathbf{f}$  の  $\mathbf{g}_i$  成分は、 $\mathbf{f}$  と  $\mathbf{g}_i$  の内積。

結局、ベクトル  $\mathbf{f}$  は、次のように分解される。  
 $\mathbf{f} = (\mathbf{f} \cdot \mathbf{g}_1) \mathbf{g}_1 + (\mathbf{f} \cdot \mathbf{g}_2) \mathbf{g}_2 + \dots + (\mathbf{f} \cdot \mathbf{g}_N) \mathbf{g}_N$

$$\begin{aligned} &= [f_1 \ f_2 \ \dots \ f_N] \cdot [g_{11} \ g_{12} \ \dots \ g_{1N}] \\ &= \sum_{n=1}^N f_n g_{1n} \end{aligned}$$

### 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。

$$\begin{aligned} &= \frac{1}{T} \int_0^T g_1(t) g_2(t) dt \quad (\text{連続関数}) \\ &= \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N g_1(n) g_2(n) \quad (\text{離散化して考えた場合}) \end{aligned}$$

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  
 $a_0 = \frac{2}{T} \int_0^T f(t) \cos(2\pi/T) dt$

周期Tのsin波はどれだけ含まれるか  
 $b_0 = \frac{2}{T} \int_0^T f(t) \sin(2\pi/T) dt$

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

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

以下  $a_2, b_2, a_3, b_3, \dots$

これは当たり前のことではない！！

② ① 分解した各成分を合成すると元に戻る

### 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、 $\cos(2\pi m t/T), \cos(2\pi n t/T)$  の内積は？

$$\int_0^T \cos(2\pi m t/T) \cos(2\pi n t/T) dt$$

これは  $m=n$  でなければ必ず0

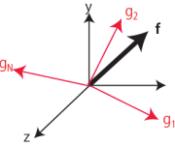
二つの基底関数、 $\cos(2\pi m t/T), \sin(2\pi n t/T)$  の内積は？

$$\int_0^T \cos(2\pi m t/T) \sin(2\pi n t/T) dt$$

これも必ず0

任意の基底関数の内積が0。  
 $\Rightarrow$  直交基底となる！！

## フーリエ級数の基底関数は直交基底



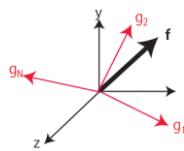
$$\begin{aligned}g_1 &= \cos(2\pi \times 1t/T) \\g_2 &= \sin(2\pi t \times 1t/T) \\g_3 &= \cos(2\pi t \times 2t/T) \\g_4 &= \sin(2\pi t \times 2t/T) \\g_5 &= \cos(2\pi t \times 3t/T) \\g_6 &= \sin(2\pi t \times 3t/T) \\\dots\end{aligned}$$

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。  $f(t) \Rightarrow [f_1, f_2, \dots, f_N]$



$$\begin{aligned}\text{基底関数} &\Rightarrow N\text{次元基底ベクトル} \\g_1 &= \cos(2\pi \times 1t/T) = [g_{11}, g_{12}, \dots, g_{1N}] \\g_2 &= \sin(2\pi t \times 1t/T) = [g_{21}, g_{22}, \dots, g_{2N}] \\g_3 &= \cos(2\pi t \times 2t/T) = [g_{31}, g_{32}, \dots, g_{3N}] \\g_4 &= \sin(2\pi t \times 2t/T) = [g_{41}, g_{42}, \dots, g_{4N}] \\g_5 &= \cos(2\pi t \times 3t/T) = [g_{51}, g_{52}, \dots, g_{5N}] \\g_6 &= \sin(2\pi t \times 3t/T) = [g_{61}, g_{62}, \dots, g_{6N}] \\\dots\end{aligned}$$

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。

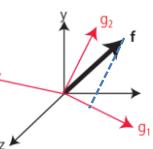
## 行列による表現

$N$  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。

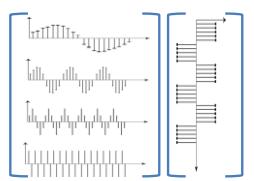
$$f = (f \cdot g_1) g_1 + (f \cdot g_2) g_2 + \dots + (f \cdot g_N) g_N$$

$g_1$  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。

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



## フーリエ級数展開とは

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

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

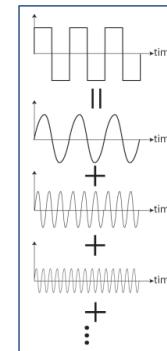
### フーリエ級数展開

- ⇒ 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

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

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

$\sin(2\pi m t / T), \cos(2\pi m t / T)$  の代わりに、  
 $\exp(j2\pi m t / T)$  を用いて整理したもの。  
係数  $c_m$  はもはや複素数である。

$\exp(j2\pi m t / T)$  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を無限大とする。

フーリエ変換

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

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

逆フーリエ変換

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

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

## 離散フーリエ変換(DFT): 定義

$f(t), F(\omega)$ 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。

離散フーリエ変換

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

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

離散逆フーリエ変換

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

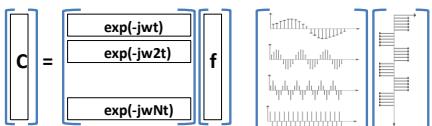
  $f(t) = \int_{-\infty}^{\infty} F(\omega) \exp(j\omega t) d\omega$

## 高速フーリエ変換(FFT): 紹介のみ

離散フーリエ変換

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

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( $N \times N$ のオーダー)しかし。

•  $\exp(-jwkt)$ は繰り返し構造をとる

• 特に  $N$  が  $2^n$  の倍数の時、行列全体にフラン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( $N \times \log N$  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。

## 振幅, パワースペクトラム, 位相

$$F(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t) \exp(-j\omega t) dt \quad \text{一般的に複素数の関数}$$

$$\omega = 2\pi f \quad \text{角周波数}$$



角周波数  $\omega$  の振幅

角周波数  $\omega$  のパワースペクトラム

角周波数  $\omega$  の位相

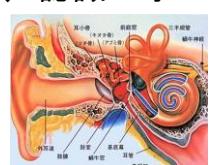
パワースペクトラムで、元の信号がもつ周波数成分を観察できる

## パワースペクトラムの観察

### スペクトラム・アナライザ



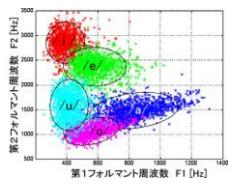
## 音声認識の手がかり: フォルマント



- 母音は主な周波数(第一オルマント)と、次に多い周波数(第二オルマント)で認識

### 関連話題

- フォルマント合成による合成音声
- 音声のピッチ変換時のフォルマント補正



## (参考)しゃべるピアノ

Youtube: Speaking Piano

[http://www.youtube.com/watch?v=muCPjK4nGY4&feature=player\\_embedded](http://www.youtube.com/watch?v=muCPjK4nGY4&feature=player_embedded)

## 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(長さは見やすくなるように適当に変える)

plot(power\_spec(1:100));

## (案内) ヒューマンメディア工房コンテスト

調布祭オープンキャンパスの一環

開催日：11/20(土) 午後

時間（仮）：

1-4時：4F工房部屋にて展示

5時～：201にて発表会

締め切り：11/18（木）16:30

提出先：西6-7階H科事務室

詳細は後日掲示



「実はこんなものを作っている」「実はこんな活動をしている」という発表を期待。

また研究室の学生が自主研究を発表することが多いので、**研究室の雰囲気を知るよい機会**。

聴講参加を歓迎！