

## インタラクティブシステム論 第3回

梶本裕之  
Twitter ID kajimoto  
ハッシュタグ #ninshiki

### 日程

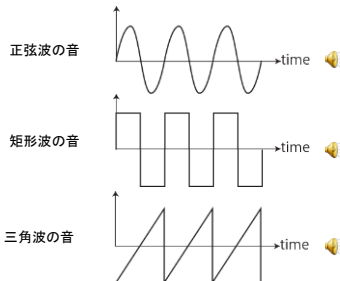
4/12 イントロダクション  
4/19 Scilabの紹介(西6号館3階PCルーム)  
4/26 フーリエ変換  
5/03 休日  
5/10 フーリエ変換と線形システム  
5/17 信号処理の基礎  
5/24 信号処理応用1(相関)  
5/31 信号処理応用2(画像処理)  
6/07 ~中間チェック~  
6/14 出張により休講  
6/21 ラプラス変換  
6/28 古典制御の基礎  
7/05 行列  
7/12 行列と最小二乗法  
7/19 ロボティクス  
7/26 ~期末チェック~

### 教室変更

次回から: 東4-222

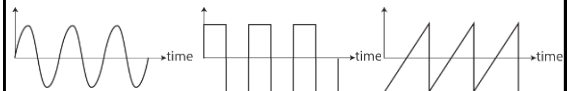
# フーリエ変換

### 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

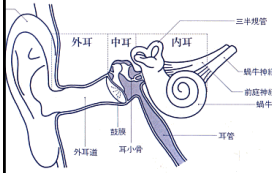


(Q)この3つは、何が違うのだろうか？

(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

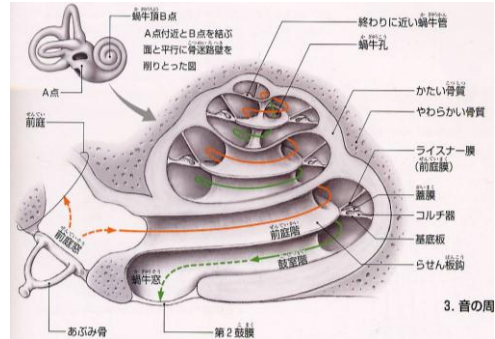
回答の正しさは、現象の本質にどれだけ迫っているかによる。  
つまり、現象を認識するシステムによって正答は異なる。

## 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

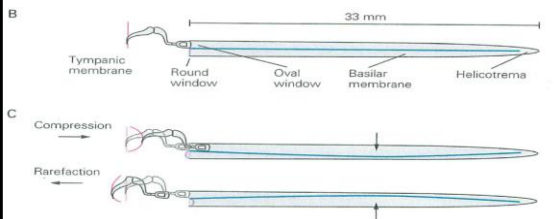
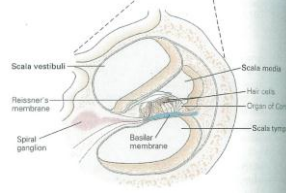
## 内耳の蝸牛管



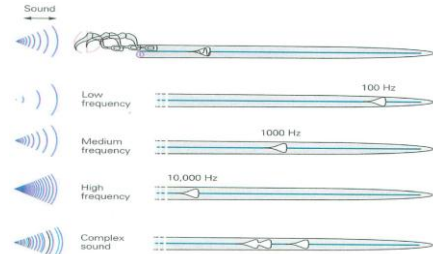
3. 音の周

## 蝸牛内の基底膜

- 管を上下に仕切る膜

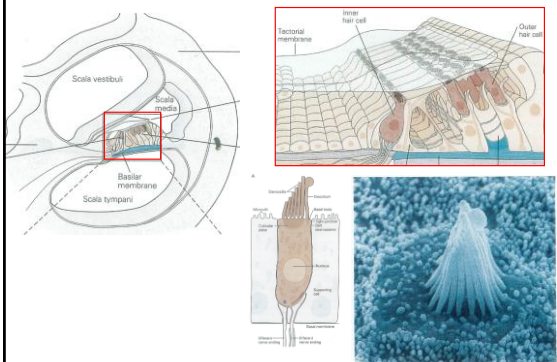


## 基底膜の駆動

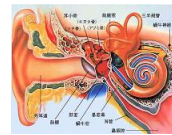


- 基底膜上に進行波を形成
- 低周波ほど減衰せずに奥まで到達する(周波数分解)

## 基底膜上の有毛細胞

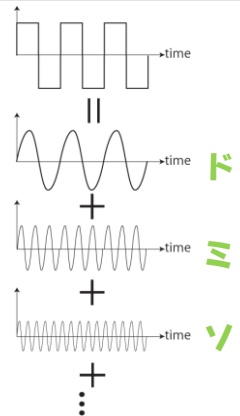


## 音の場合



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

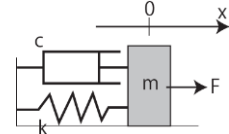
言い換えると、

**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

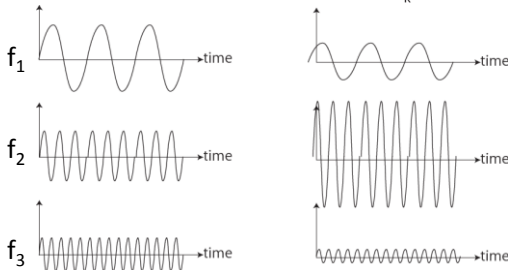
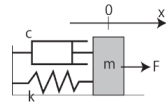
- 線形な微分方程式で記述されるシステムでは、正弦波の入力は「**振幅**」と「**位相**」を変えるものの、同じ周波数の正弦波のままになる。

(例)バネ・マス・ダンパ系  
おもりに加わる力は、  
F:外力  
 $c\dot{x}$ :粘性による力  
Kx:バネによる力  
ニュートンの法則  $m\ddot{x}=F$ 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？

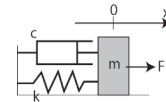
### 正弦波は歪まない



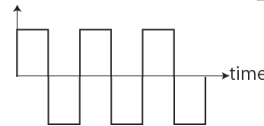
●入力:  $F(t)=\sin(ft)$

●出力:  $x(t)$

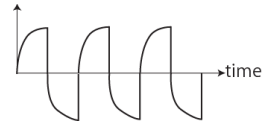
### 一般の波は歪む



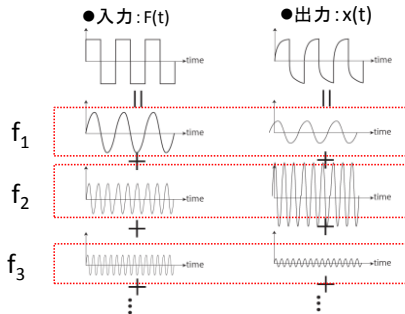
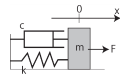
- 入力:  $F(t)$  矩形形状の力を加える



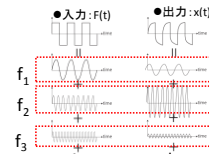
- 出力:  $x(t)$



### 歪みを周波数で分解して説明



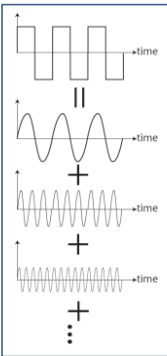
(Q)正弦波はなぜ多くの場合、**要素**としてふさわしいのだろうか？



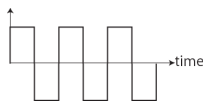
(A1) 正弦波入力に対する出力も同じ周波数の正弦波となる (と近似できる事が多い) から

(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、

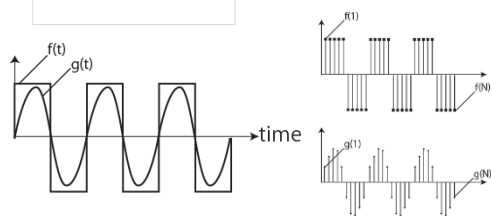


はどれだけ含まれるだろうか？

### 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

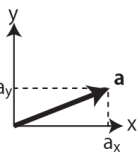
$$= \frac{1}{T} \int_0^T f(t)g(t)dt \quad (\text{連続関数})$$

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


### ベクトル空間と内積(復習)

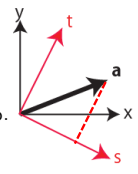
ベクトル  $a=[a_x, a_y]$  のx成分は？ . . . .  $a_x$

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。

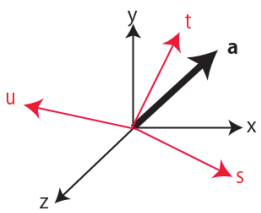
$$a \cdot s = [a_x, a_y] \cdot [s_x, s_y]$$


**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

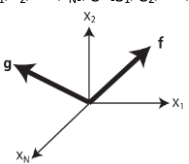
3次元空間に、座標軸 s,t,u を考える。  
ベクトル  $a=[a_x, a_y, a_z]$  の, s成分は？

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。

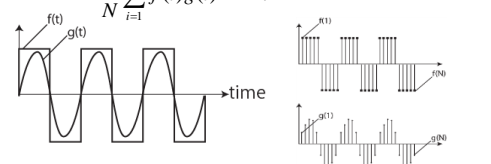
=

=

### 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

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

平均値 (DC成分)

$$a_0 = \frac{1}{T} \int_0^T f(t) dt$$

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

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

※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。

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。

普通、合成しても元に戻らない

### つまり

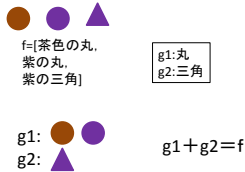
ある関数f(t)を、関数群g1(t), ..., gm(t)の成分に分解するとき、(たとえばフーリエ変換ではsin, cos. これを基底関数と呼ぶ)

分解方法が一通りで、  
 分解結果を合成して元に戻るのは

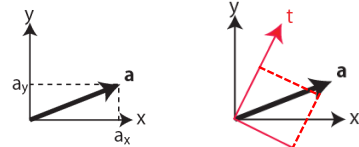
# 稀で特殊

### 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。



### 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)

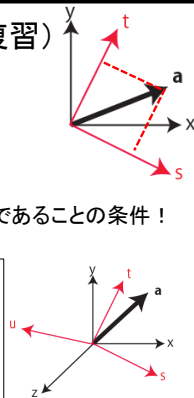
直交ベクトル同士は、内積が0である。

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

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

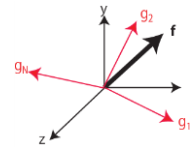
逆に、内積が0であることが直交基底であることの条件！

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

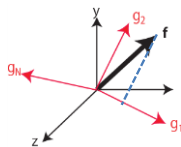
N次元ベクトルfの  $g_i$  成分は、fと  $g_i$  の内積。

結局、ベクトルfは、次のように分解される。

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

$$[f_1 \ f_2 \ \dots \ f_N] \cdot [g_{11} \ g_{12} \ \dots \ g_{1N}]$$

$$= \sum_{n=1}^N f_n g_{1n}$$

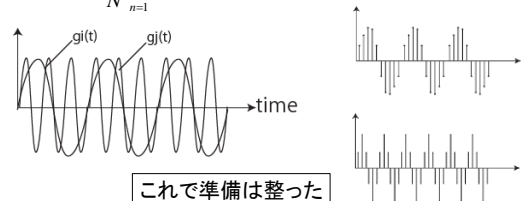


### 関数でも「直交」を内積から定義できる

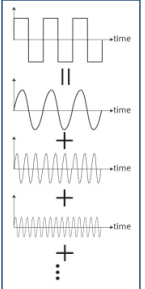
波形  $g_1$  と  $g_2$  の内積を取る。

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

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



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

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  
 $a_2 = \frac{2}{T} \int_0^T f(t) \cos(2\pi \times 2/T) dt$

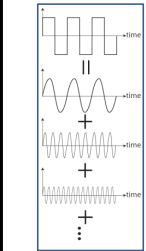
周期2Tの sine波はどれだけ含まれるか  
 $b_2 = \frac{2}{T} \int_0^T f(t) \sin(2\pi \times 2/T) dt$

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！！

### 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,  $\cos(2\pi mt/T), \cos(2\pi nt/T)$  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

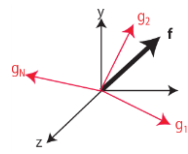
二つの基底関数,  $\cos(2\pi mt/T), \sin(2\pi nt/T)$  の内積は？

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

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



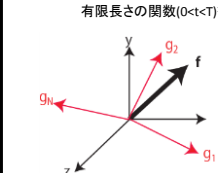
$g_1 = \cos(2\pi \times 1t/T)$   
 $g_2 = \sin(2\pi \times 1t/T)$   
 $g_3 = \cos(2\pi \times 2t/T)$   
 $g_4 = \sin(2\pi \times 2t/T)$   
 $g_5 = \cos(2\pi \times 3t/T)$   
 $g_6 = \sin(2\pi \times 3t/T)$   
 ...

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  $\Rightarrow N$  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

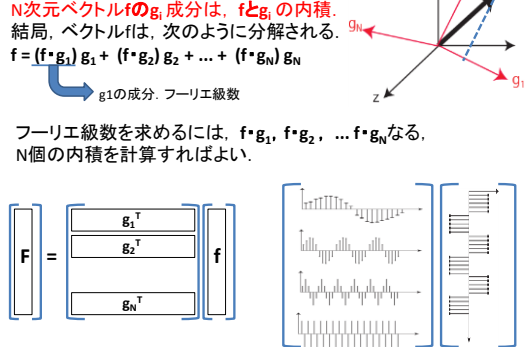
よって、任意の波形  $f$ , すなわちベクトル  $[f_1, f_2, \dots, f_N]$  は  $g_1 \sim g_N$  によって一意に表現できる (しかも余らない)。

### 行列による表現

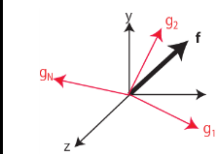
$N$  次元ベクトル  $f$  の  $g_i$  成分は、 $f$  と  $g_i$  の内積。  
 結局、ベクトル  $f$  は、次のように分解される。  
 $f = (f \cdot g_1) g_1 + (f \cdot g_2) g_2 + \dots + (f \cdot g_N) g_N$

↑  $g_1$  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。



### 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。

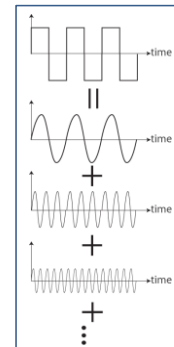
## フーリエ〇〇

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<sub>m</sub>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

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

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

逆フーリエ変換

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

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

## 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。

離散フーリエ変換

$$F(k) = \sum_{r=0}^{N-1} f(t) \exp(-j2\pi \frac{k}{N} t)$$

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

離散逆フーリエ変換

$$f(t) = \sum_{k=0}^{N-1} C(k) \exp(j2\pi \frac{k}{N} t)$$

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

## 高速フーリエ変換(FFT): 紹介のみ

離散フーリエ変換  $F(k) = \sum_{t=0}^{N-1} f(t) \exp(-j2\pi \frac{k}{N} t)$

⇒ 結局行列の計算になる

$$\mathbf{F} = \begin{bmatrix} 1 \\ \exp(-j2\pi/N) \\ \vdots \\ \exp(-j(N-1)/N \cdot 2\pi) \end{bmatrix} \mathbf{f}$$

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(-j2πk/N · t) 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。

## 振幅, パワースペクトラム, 位相

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

一般的に複素数の関数

$$\omega = 2\pi f \quad \text{角周波数}$$

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

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


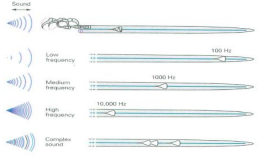


アイウエオ

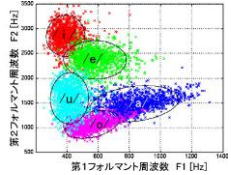


低 周波数 高

## 音声認識の手がかり: フォルマント

- 母音は主な周波数(第一フォルマント)と、次に多い周波数(第二フォルマント)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(回数には適当)
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
plot(power_spec);
```

## 教室変更

次回から: 東4-222