

## インタラクティブシステム論 第2回

梶本裕之

Twitter ID kajimoto

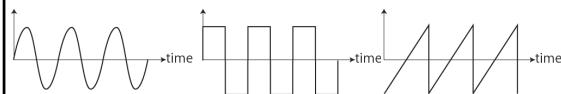
ハッシュタグ #ninshiki

### 日程

- 4/11 イントロダクション
- 4/18 フーリエ変換
- 4/25 フーリエ変換と線形システム
- 5/9 信号処理の基礎
- 5/16 (出張予定)
- 5/23 信号処理応用1(相関)
- 5/30 信号処理応用2(画像処理)
- 6/6 (出張予定)中間確認テスト
- 6/13 ラプラス変換
- 6/20 古典制御の基礎
- 6/27 行列
- 7/4 行列と最小二乗法
- 7/11 (出張予定)インタラクティブシステムの実際(小泉先生)
- 7/18 ロボティクス
- 7/25 (出張予定)期末確認テスト

# フーリエ変換

答えは認識の数だけある

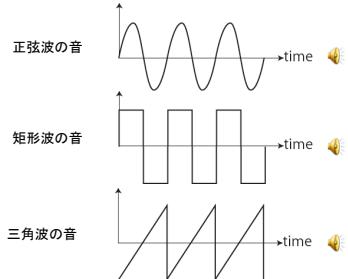


(Q)この3つは、何が違うのだろうか？

- (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

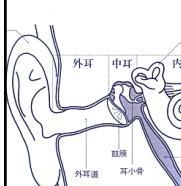
回答の正しさは、現象の本質にどれだけ迫っているかによる。  
つまり、現象を認識するシステムによって正答は異なる。

信号の「性質」を知りたい

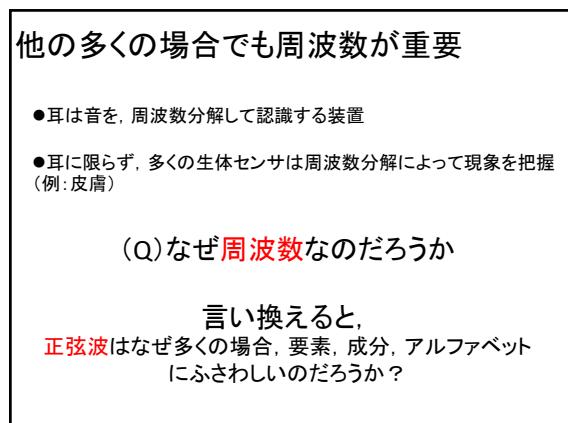
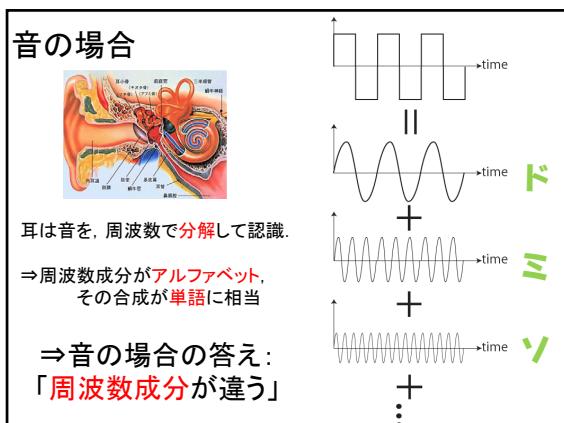
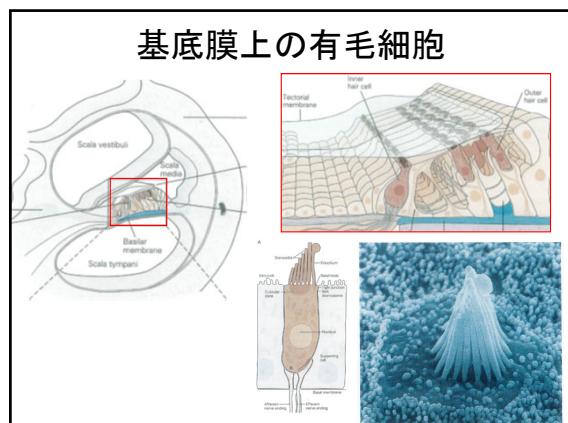
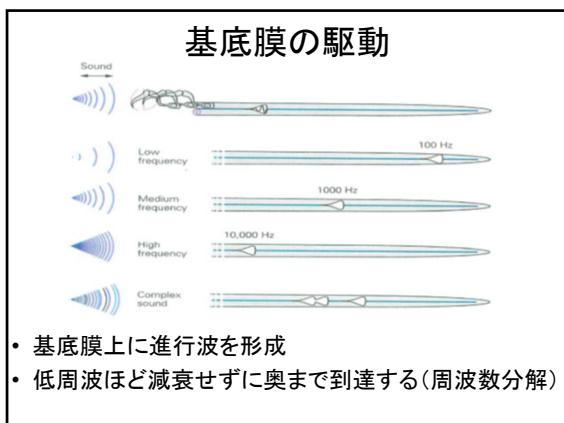
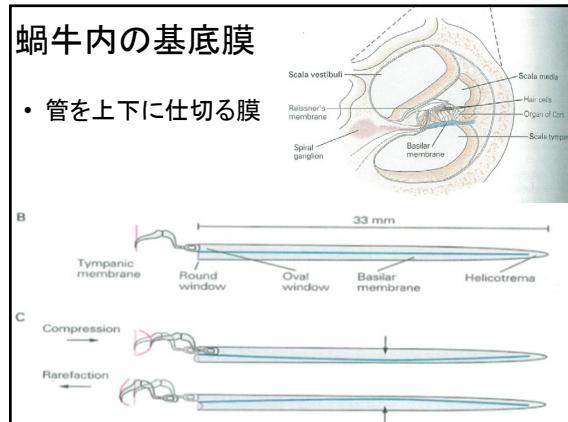
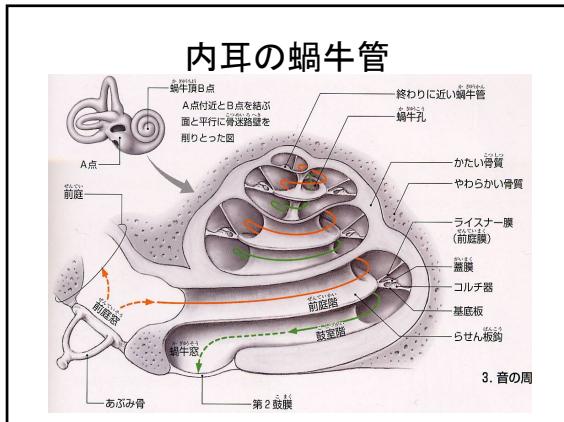


(Q)この3つは、何が違うのだろうか？

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



物理現象の多くは線形な微分方程式で書ける

(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、

●システムの「入力」と「応答」  
✓ 入力:  $F(t)$ : おもりに加える外力  
✓ 応答:  $x(t)$ : おもりの動き

(参考) バネ・マス・ダンパ系による記述例

Syflex  
[http://www.youtube.com/watch?v=ls3vZxi\\_xLw](http://www.youtube.com/watch?v=ls3vZxi_xLw)

布のシミュレーション  
<http://www.youtube.com/watch?v=ib1vmRDs8Vw>

「入力」と「応答」の関係を知りたい

$m\ddot{x} = F - kx - cx$

✓ 入力:  $F(t)$ : おもりに加える外力  
✓ 応答:  $x(t)$ : おもりの動き

「ある入力波形,  $F(t)$ を加えた時に, 応答  $x(t)$  はどうなるか」

この問題に一般的に答えることは出来ること?

出来る。正弦波入力を考えることによって

実験: 色々な正弦波入力に対する応答 (1)

spring-mass second order system frequency response  
[http://www.youtube.com/watch?v=\\_Xf\\_ePLvFtI](http://www.youtube.com/watch?v=_Xf_ePLvFtI)

実験: 色々な正弦波入力に対する応答(2)

MIT Physics Demo – Driven Mechanical Oscillator  
<http://www.youtube.com/watch?v=eZhIwqG8HJU>

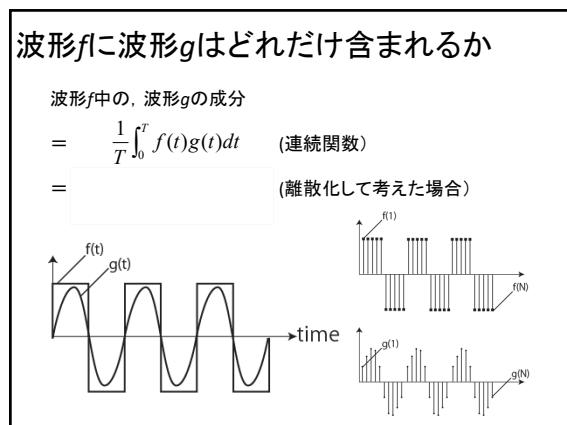
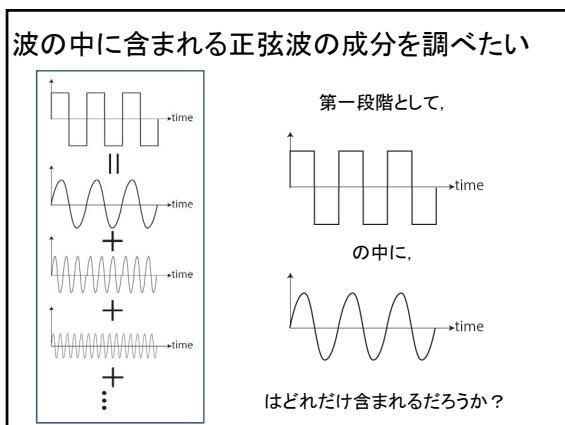
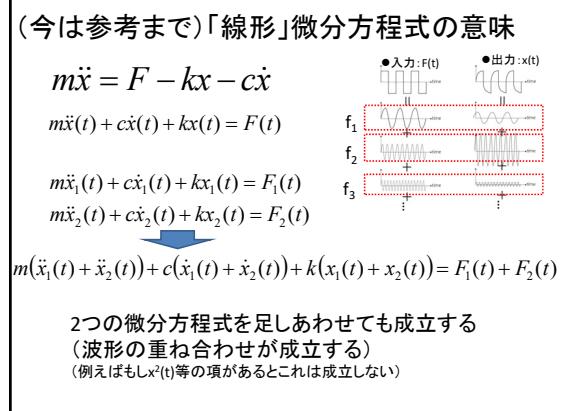
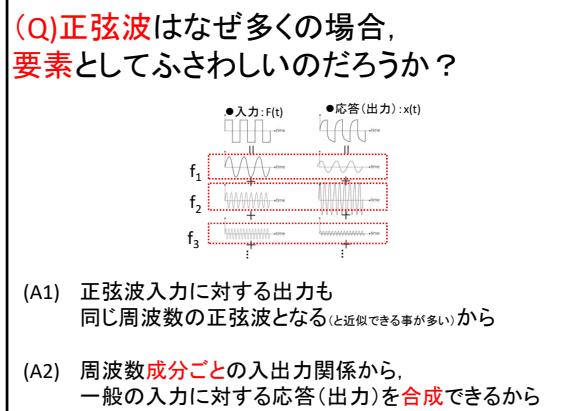
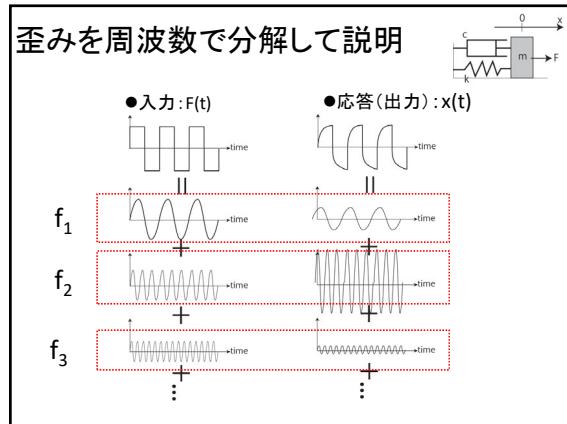
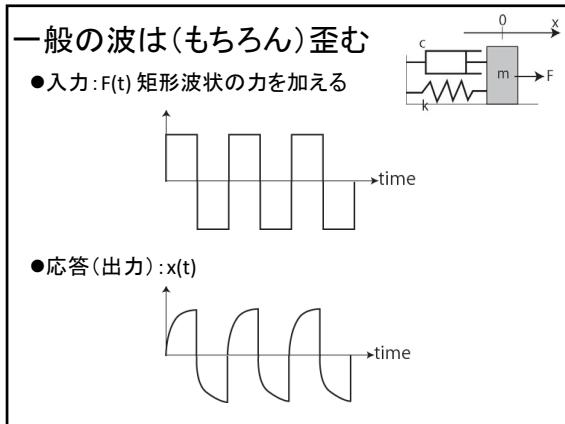
正弦波は歪まない

● 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が応答される。

$f_1$        $f_2$        $f_3$

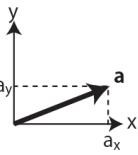
● 入力:  $F(t) = \sin(ft)$

● 応答:  $x(t)$



## 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?  $\dots a_x$   
 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.

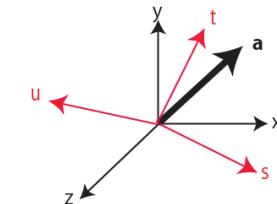
$$a \cdot s = [a_x, a_y] \cdot [s_x, s_y]$$

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

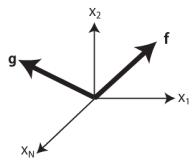
3次元空間に、座標軸  $s, t, u$ を考える.  
 ベクトル  $a = [a_x, a_y, a_z]$  の,  $s$  成分は?

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.

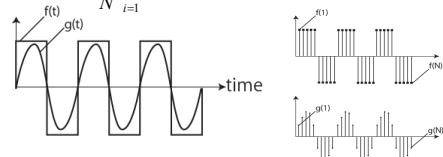
$$= \\ .. \\ =$$

## 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

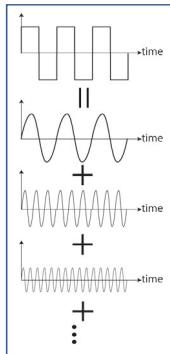
$$= \frac{1}{T} \int_0^T f(t)g(t)dt \quad (\text{連続関数})$$

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



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

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  $a_3, b_3, a_4, b_4, \dots$

② ① 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、  $g_1(t)$  成分と、  $g_2(t)$  成分と、 残りに分けたい。

(1)  $g_1(t)$  成分を抽出し、 残りから  $g_2(t)$  成分を抽出する

(2)  $g_2(t)$  成分を抽出し、 残りから  $g_1(t)$  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  $g_1(t)$  成分を抽出

$f(t)$  から  $g_2(t)$  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。**

$g_1: \bullet$   $g_2: \circ$

$g_1 + g_2 = f$

**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。

$$\mathbf{x} \cdot \mathbf{y} = [1, 0] \cdot [0, 1] = 0$$

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

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fの $\mathbf{g}_i$ 成分は、fと $\mathbf{g}_i$ の内積。  
結局、ベクトルfは、次のように分解される。

$$\mathbf{f} = (\mathbf{f} \cdot \mathbf{g}_1) \mathbf{g}_1 + (\mathbf{f} \cdot \mathbf{g}_2) \mathbf{g}_2 + \dots + (\mathbf{f} \cdot \mathbf{g}_N) \mathbf{g}_N$$

$$= \sum_{n=1}^N f_n \mathbf{g}_{1n}$$

### 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。

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

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

ここで準備は整った

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

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  $a_3, b_3, a_4, b_4, \dots$

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、 $\cos(2\pi m t / T), \cos(2\pi n t / T)$ 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

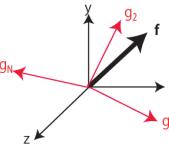
二つの基底関数、 $\cos(2\pi m t / T), \sin(2\pi n t / T)$ の内積は？

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

これも必ず0

任意の基底関数の内積が0。  
⇒ 直交基底となる！！

## フーリエ級数の基底関数は直交基底



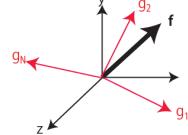
$$\begin{aligned}g_1 &= \cos(2\pi \times 1t/T) \\g_2 &= \sin(2\pi t \times 1t/T) \\g_3 &= \cos(2\pi \times 2t/T) \\g_4 &= \sin(2\pi t \times 2t/T) \\g_5 &= \cos(2\pi \times 3t/T) \\g_6 &= \sin(2\pi t \times 3t/T) \\\dots\end{aligned}$$

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



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

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

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

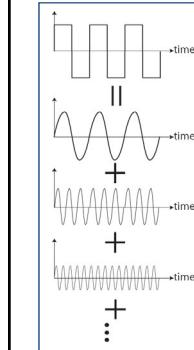
$$F = \begin{bmatrix} g_1^T \\ g_2^T \\ \vdots \\ g_N^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} f \end{bmatrix}$$

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です。  
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。

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

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

逆フーリエ変換

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

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

## 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。

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

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

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

$$k=0 \quad T \mathbf{v} \\ \text{L-shaped arrow} \quad f(t) = \int_{-\infty}^{\infty} F(\omega) \exp(j\omega t) d\omega$$

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 $\omega$ での振幅

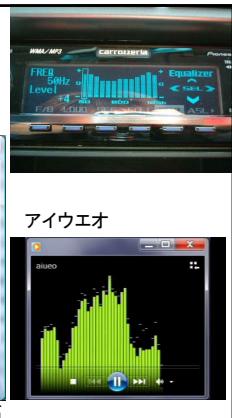
### 角周波数 $\omega$ でのパワースペクトラム

### 角周波数 $\omega$ 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

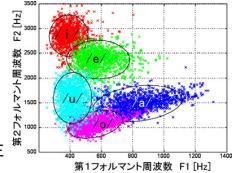
スペクトラム・アナライザ



### 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

次のサンプルコードを参考に、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コメント中に

```
//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
plot(power_spec);
```

## レポート課題

・授業ではScilabを使えることを前提に課題を出します。

・何かこだわりがあれば、他の物でもかまいません。

(Python, Matlab, Mathematica, Octave, MATX, Excel,...)

・課題はほぼ毎回出します。

・Scilabを使ったレポートは下記フォームにソースコードをコピペし、考察を書く形で提出してください。ソースコード以外(wavファイルなど)も本来は必要ですが、レポートには添付しなくて結構です。

<https://goo.gl/forms/qf6wCOQC6VQMglee2>

レポートの締め切りは次の週の授業開始前