認識行動システム論
第3回

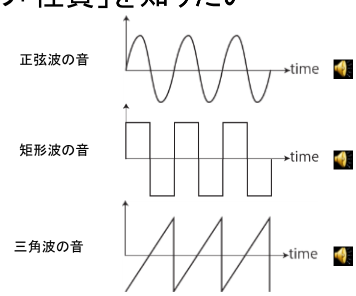
梶本裕之
Twitter ID kajimoto
ハッシュタグ #ninshiki

日程

10/13 イントロダクション
10/20 Scilabの紹介（3階PCルーム）
10/27 フーリエ変換
11/03 文化の日
11/10 出張
11/17 調布祭準備
11/24 出張
12/01 フーリエ変換と線形システム
12/08 創立記念日（配属説明会）
12/15 信号処理の基礎
12/22 信号処理応用1（相関）
～中間レポート(冬休み中)～
01/05 信号処理応用2（画像処理)
01/12 ラプラス変換
01/19 古典制御の基礎
01/26 行列
02/02 行列と最小二乗法
02/09 ロボティクス
～期末テスト～

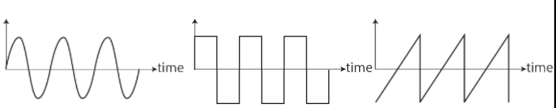
フーリエ変換

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

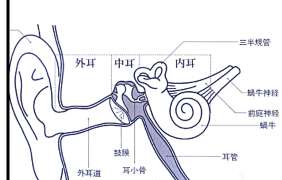


（Q）この3つは，何が違うのだろうか？

(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

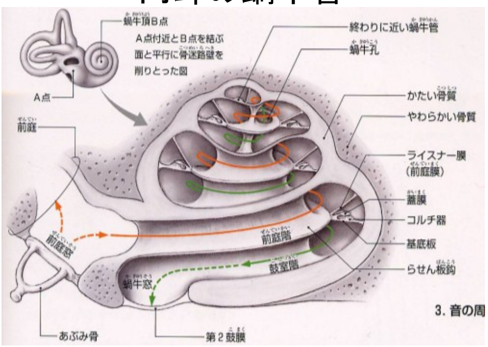
回答の正しさは，現象の本質にどれだけ迫っているかによる．
つまり，現象を認識するシステムによって正答は異なる．

音の「認識」とは？



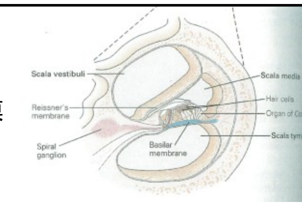
1. 気体の振動
2. 鼓膜の振動
3. つち骨・きぬた骨・あぶみ骨によるリレー
4. 前庭窓の振動
5. リンパ液（液体）の振動
6. 基底膜の振動

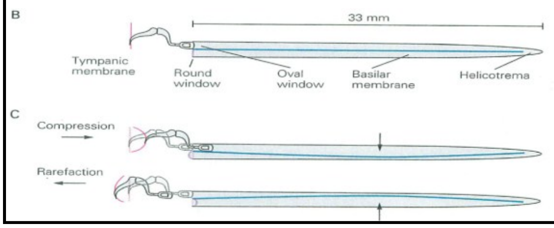
内耳の蝸牛管



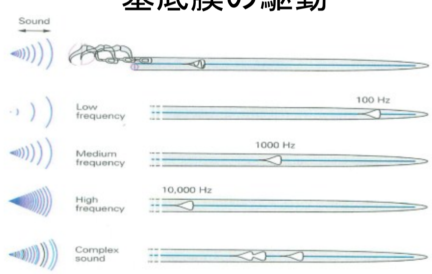
蝸牛内の基底膜

- 管を上下に仕切る膜



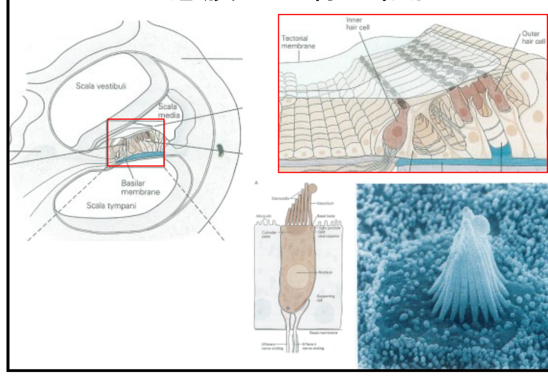


基底膜の駆動

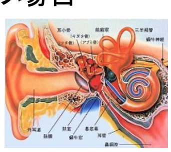


- 基底膜上に進行波を形成
- 低周波ほど減衰せずに奥まで到達する(周波数分解)

基底膜上の有毛細胞



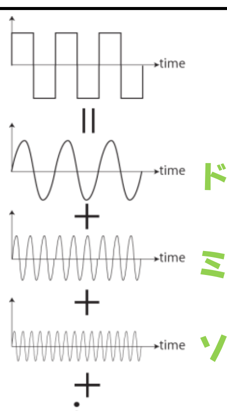
音の場合



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）

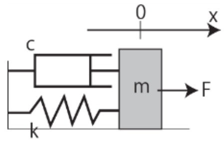
（Q）なぜ周波数なのだろうか

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

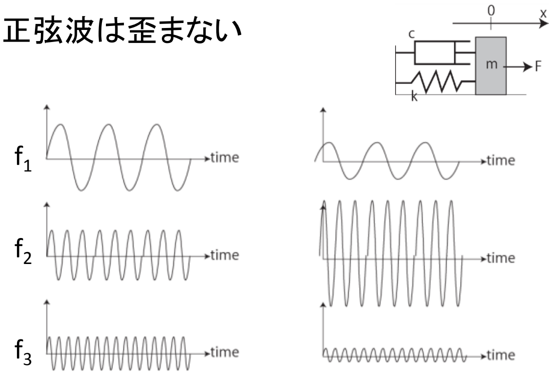
●線形な微分方程式で記述されるシステムでは，正弦波の入力は「振幅」と「位相」を変えるものの，同じ周波数の正弦波のままになる．

(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) カ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？

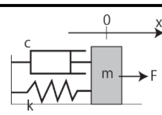
正弦波は歪まない

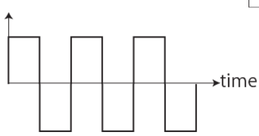


●入力：F(t)=sin(ft)　　●出力：x(t)

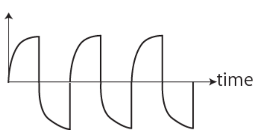
一般の波は歪む

●入力：F(t) 矩形波状の力を加える

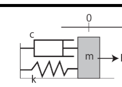


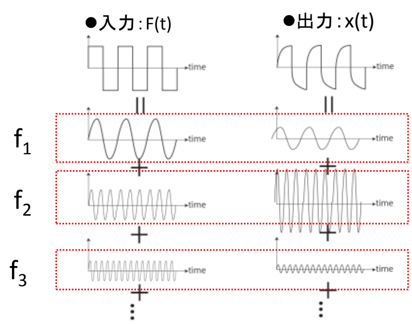


●出力：x(t)

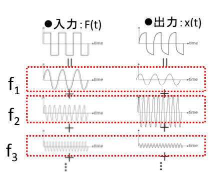


歪みを周波数で分解して説明





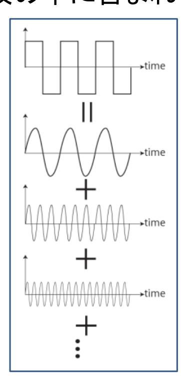
(Q)正弦波はなぜ多くの場合，要素としてふさわしいのだろうか？



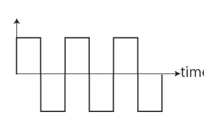
(A1)　正弦波入力に対する出力も
　　　同じ周波数の正弦波となる(と近似できる事が多い)から

(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，

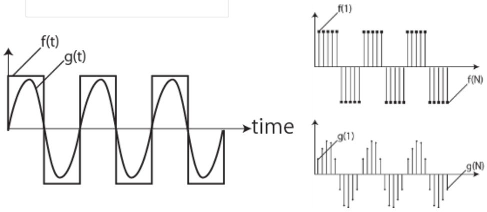
はどれだけ含まれるだろうか？

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

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

$=$ (離散化して考えた場合)

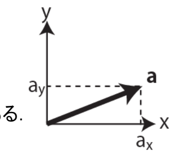


ベクトル空間と内積(復習)

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.

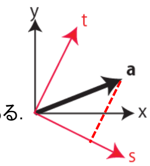
a･**x** = [a_x, a_y]･[1,0] = a_x



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･**s** = [a_x, a_y]･ [s_x, s_y]

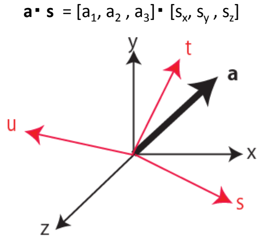


内積は，あるベクトルが別のベクトルの成分をどれだけ持つかを表す

さらに

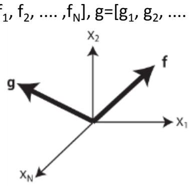
3次元空間に，座標軸s,t,uを考える.
ベクトル **a**=[a_x, a_y , a_z] の，s 成分は？

これはベクトル**a**とベクトル **s**との内積である.
a･ **s** = [a_1, a_2 , a_3]･ [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, ... ,f_N], g=[g_1, g_2, ... ,g_N] を考える.



内積 **f**･**g**は，ベクトルfの，g軸成分(または逆)を表す.

=

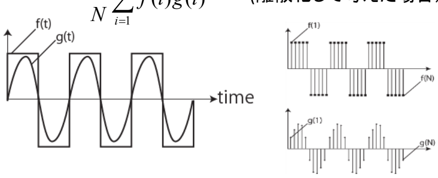
=

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

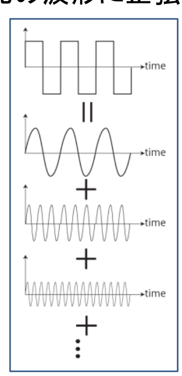
$$= \frac{1}{T}\int_0^T f(t)g(t)dt \quad \text{(連続関数)}$$

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



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

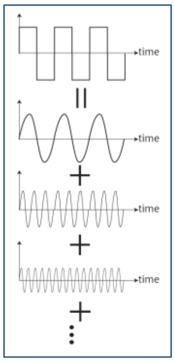
$a_2 =$

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, ...

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

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

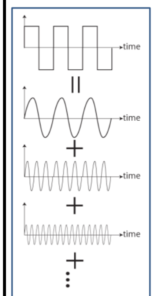
$$a_0 = \frac{1}{T}\int_0^T f(t)dt$$ 平均値（DC成分）

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

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

※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

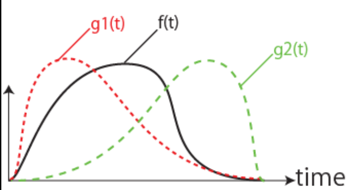
$$b_2 = \frac{2}{T}\int_0^T f(t)\sin(2\pi\times 2/T)dt$$

以下a_3, b_3, a_4, b_4, …

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=[茶色の丸，
紫の丸，
紫の三角]

g1:茶色
g2:丸

（1）
g1:
g2:

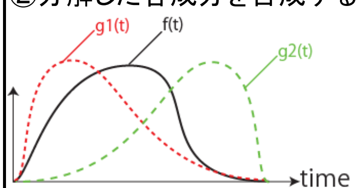
（2）
g2:
g1:

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？



f=[茶色の丸，
紫の丸，
紫の三角]

g1:茶色
g2:丸

g1:
g2:

g1 +g2:

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), … , 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．

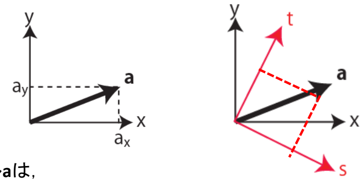
f=[茶色の丸，
紫の丸，
紫の三角]

g1:丸
g2:三角

g1:
g2:

g1＋g2＝f

ベクトルの成分（復習）

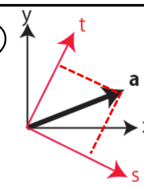


ベクトルaは，
●ベクトルxとyの成分に一意に分けられる．各成分は**a･x，a･y.**
●ベクトルsとtの成分に一意に分けられる．各成分は**a･s，a･t.**

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）

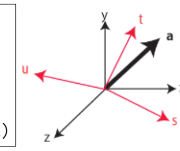


直交ベクトル同士は，内積が0である．

x･y=[1,0]･[0,1]=0
s･t=[s_x,s_y]･[t_x,t_y]=0

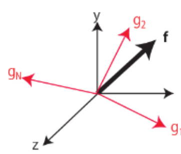
逆に，内積が0であることが直交基底であることの条件！

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}, …. ,g_{1N}],
$\mathbf{g}_2$ =[g_{21}, g_{22}, …. ,g_{2N}],
…
$\mathbf{g}_N$ =[g_{N1}, g_{N2}, …. ,g_{NN}]を考える．



すべてのペアの内積 $\mathbf{g}_i$・$\mathbf{g}_j$が0なら，

$\mathbf{g}_i \bullet \mathbf{g}_j$ =

=

=

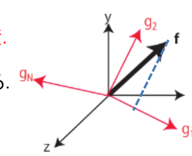
$\mathbf{g}_1$ ～$\mathbf{g}_N$は直交基底であり，

任意のN次元ベクトルfは，$\mathbf{g}_1$ ～$\mathbf{g}_N$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．



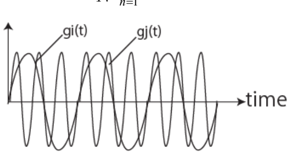
f = (f･g₁) g₁ + (f･g₂) g₂ + … + (f･g_N) g_N

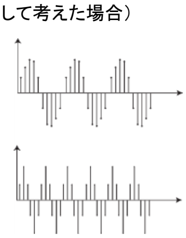
$$[f_1 \quad f_2 \quad \cdots \quad f_N]\bullet[g_{11} \quad g_{12} \quad \cdots \quad g_{1N}]$$
$$= \sum_{n=1}^{N} f_n g_{1n}$$

関数でも「直交」を内積から定義できる

波形*g1*と*g2*の内積を取る．

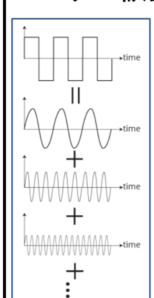
$$= \frac{1}{T}\int_0^T g_1(t)g_2(t)dt \quad \text{(連続関数)}$$
$$= \frac{1}{N}\sum_{n=1}^{N} g_1(n)g_2(n) \quad \text{(離散化して考えた場合)}$$





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

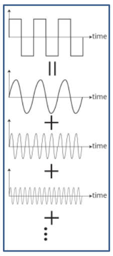
周期2Tのsine波はどれだけ含まれるか
$$b_2 = \frac{2}{T}\int_0^T f(t)\sin(2\pi t \times 2/T)dt$$

以下a_3, b_3, a_4, b_4, …

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(2πmt/T)，cos(2πnt/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

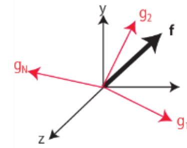
二つの基底関数，cos(2πmt/T)，sin(2πnt/T)の内積は？

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

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



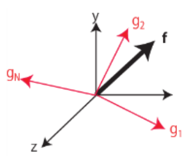
g1=cos(2π×1t/T)
g2=sin(2π×1t/T)
g3=cos (2π×2t/T)
g4=sin(2π×2t/T)
g5=cos (2π×3t/T)
g6=sin(2π×3t/T)
…

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g1～gN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) ⇒ [f1,f2,...,fN]



基底関数⇒N次元基底ベクトルに
g1=cos(2π×1t/T) = [g11,g12,...,g1N]
g2=sin(2π×1t/T) = [g21,g22,...,g2N]
g3=cos (2π×2t/T) = [g31,g32,...,g3N]
g4=sin(2π×2t/T) = [g41,g42,...,g4N]
g5=cos (2π×3t/T) = [g51,g52,...,g5N]
g6=sin(2π×3t/T) = [g61,g62,...,g6N]
…

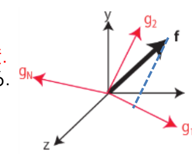
これらは，たがいに直交するN次元ベクトルであり，
直交基底を構成する

よって，任意の波形 f，すなわちベクトル[f1,f2,...fN]
はg1～gN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

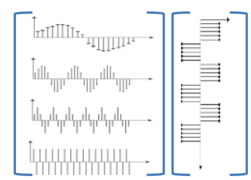
N次元ベクトルfのg_i 成分は，**f**とg_i の内積.
結局，ベクトルfは，次のように分解される.
f = (f･g$_1$) g$_1$ + (f･g$_2$) g$_2$ + … + (f･g$_N$) g$_N$

g1の成分．フーリエ級数

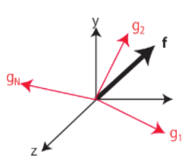


フーリエ級数を求めるには，**f･g$_1$，f･g$_2$，… f･g$_N$**なる，
N個の内積を計算すればよい.

$$\begin{bmatrix} \mathbf{F} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{g}_1^T \\ \mathbf{g}_2^T \\ \vdots \\ \mathbf{g}_N^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{f} \end{bmatrix}$$



フーリエ級数展開とは



$$\begin{bmatrix} \mathbf{F} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{g}_1^T \\ \mathbf{g}_2^T \\ \vdots \\ \mathbf{g}_N^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{f} \end{bmatrix}$$

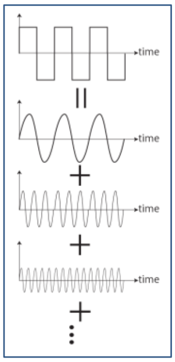
つまり
行列特に回転行列による座標変換の一種であり，
実空間の値で表されているベクトル f を
フーリエ空間の値で表されるベクトル F で表現するもの.

フーリエ○○

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

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

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

離散逆フーリエ変換

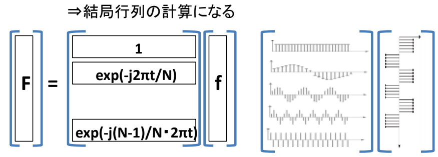
$$f(t)=\sum_{k=0}^{N-1} C(k)\exp(j2\pi\frac{k}{N}t)$$

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

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



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

$$\omega=2\pi f$$ 角周波数

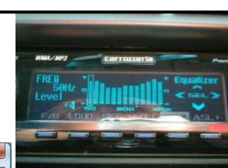
角周波数ωでの振幅

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

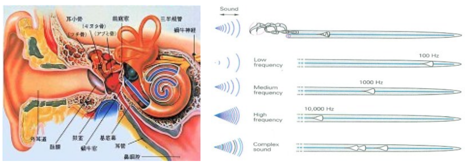


スペクトラム・アナライザ

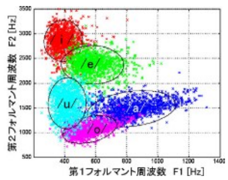
低 周波数 高

アイウエオ

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

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
plot(power_spec);
```

（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：11/19(土) 午後
時間（仮）：
1-4時：4F工房部屋にて展示
4:30～：201にて発表会

締め切り：11/17（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。

過去のHM工房コンテストなど：
http://www.hc.uec.ac.jp/activity/hmstudio