

インタラクティブシステム論 第2回

梶本裕之

日程

講義番号	講義日	講義内容	pdf	video
1	4/8	イントロダクション(出張のためオンライン・オンデマンド)	[pdf] 2023年版	video
		Scilab課題	[pdf](更新なし)	
		上記資料のPython版	[pdf](更新なし)	
2	4/15	フーリエ変換	[pdf] 2023年版	video
3	4/22	フーリエ変換と線形システム	[pdf] 2023年版	video
4	5/13	信号処理の基礎(出張のためオンライン・オンデマンド)	[pdf] 2023年版	video
5	5/20	信号処理の応用1(相關)	[pdf] 2023年版	video
6	5/27	信号処理の応用2(画像処理)	[pdf] 2023年版	video
-	6/3	中間確認テストとその解説	[pdf]	
7	6/10	ラプラス変換(出張のためオンライン・オンデマンド)	[pdf] 2023年版	video
8	6/17	古典制御の基礎	[pdf] 2023年版	video
9	6/24	行列	[pdf] 2023年版	video
10	7/1	行列と最小二乗法(出張のためオンライン・オンデマンド)	[pdf] 2023年版	video
11	7/8	ロボティクス	[pdf] 2023年版	video
-	7/15	期末テスト準備(自習)	[pdf]2022年版	
-	7/22	期末確認テストとその解説		

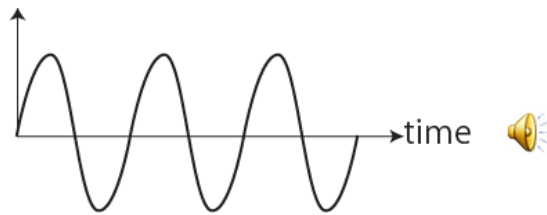
日程およびテストを大学で行うかについては、随時アナウンスします。
Google Classroomでもアナウンスの予定。



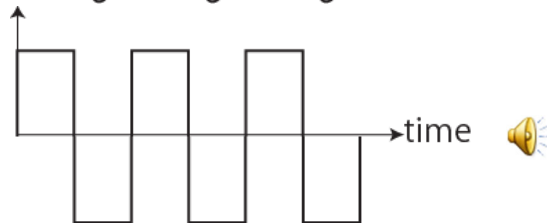
フーリエ変換

信号の「性質」を知りたい

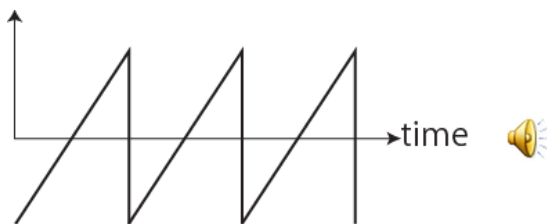
正弦波の音



矩形波の音

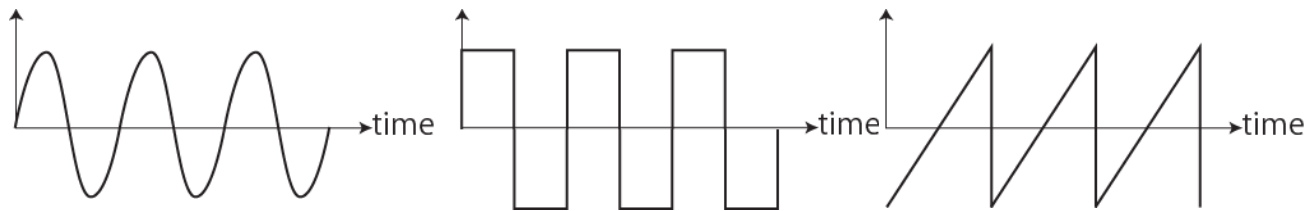


三角波の音



(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.**

人間における音の「認識」とは



National Institute on
Deafness and Other
Communication Disorders

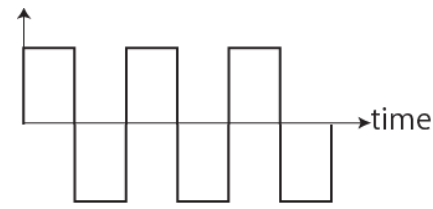
<https://www.youtube.com/watch?v=eQEaiZ2j9oc>

音の場合

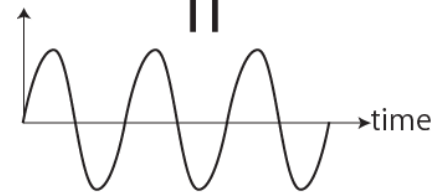
耳は音を、周波数で**分解**して認識.

⇒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」

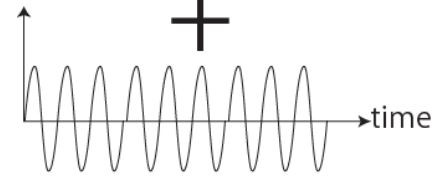


||



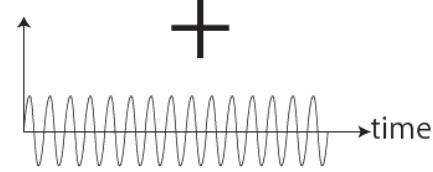
ド

+



ミ

+



ソ

+

⋮

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」としてふさわしいのだろうか?

物理現象の多くは線形な微分方程式で近似できる

(例)バネ・マス・ダンパ系

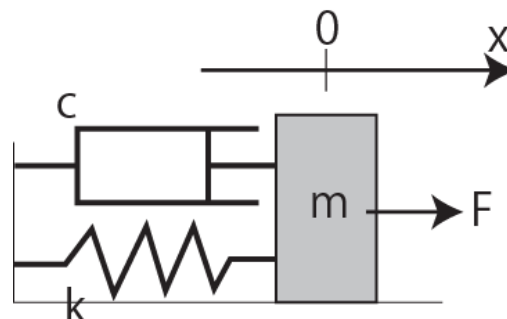
おもりに加わる力は,

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,

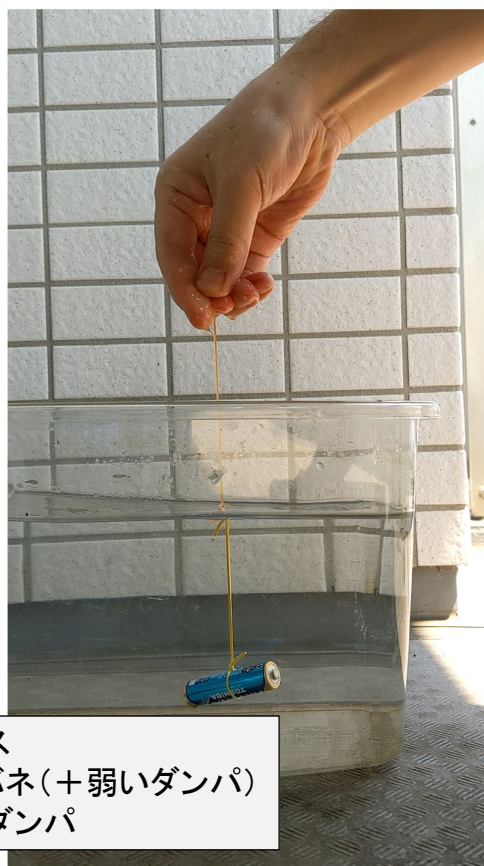
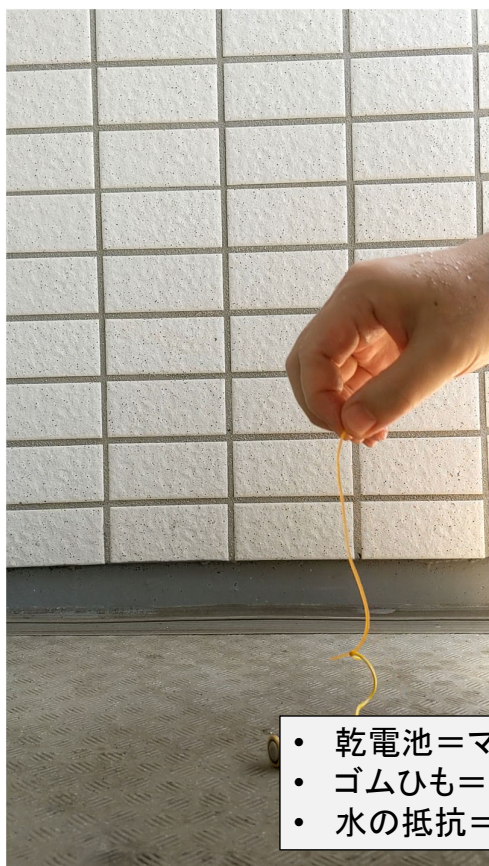


●システムの「入力」と「応答」

✓ 入力: $F(t)$: おもりに加える外力

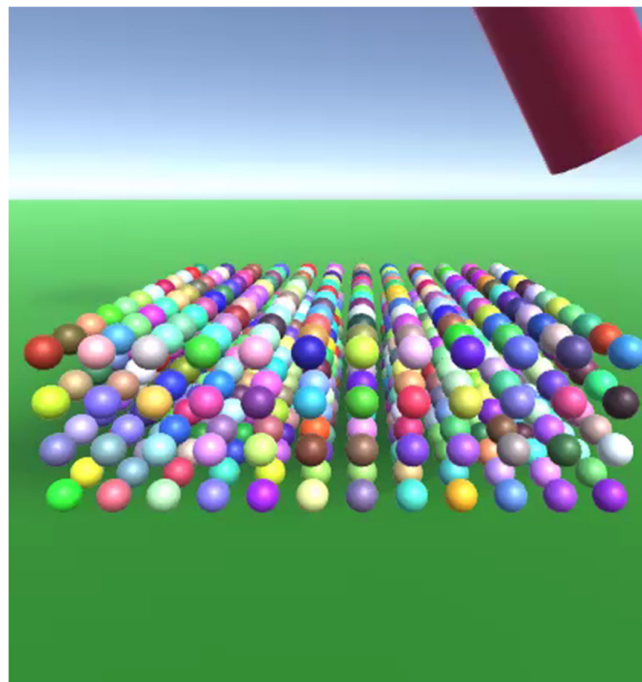
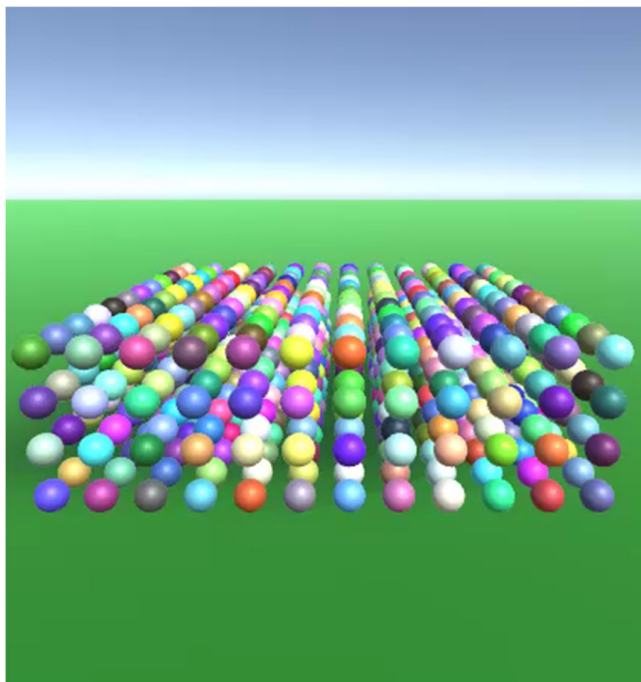
✓ 応答: $x(t)$: おもりの動き

バネ・マス・ダンパ系



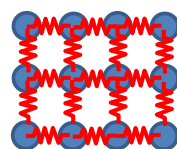
- 乾電池 = マス
- ゴムひも = バネ (+ 弱いダンパ)
- 水の抵抗 = ダンパ

バネ・マス・ダンパ系による世界の記述



Unity環境中の弾性体のシミュレーション

<https://gist.github.com/HiroyukiKajimoto/d6a7bff9c175cc96cc5728eeebaf6d62>

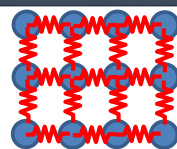


バネ・マス・ダンパ系による世界の記述

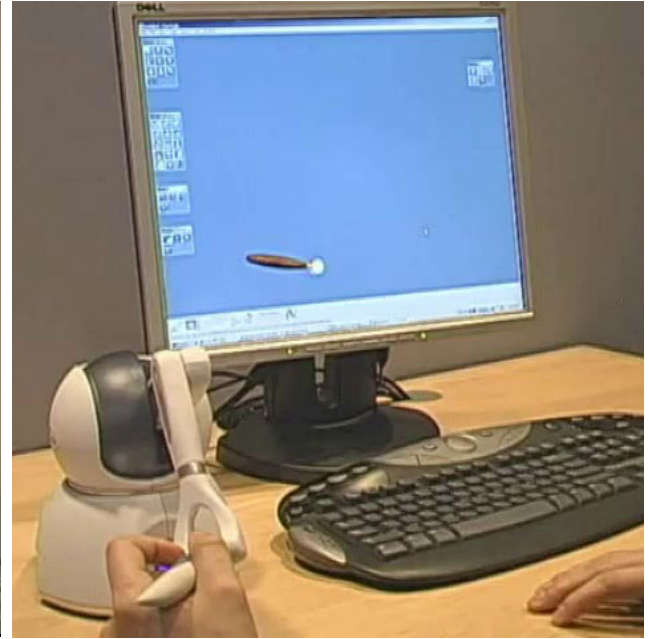


布のシミュレーション

<https://www.youtube.com/watch?v=KBfxnaylIOY>



バネ・マス・ダンパ系による触力覚再現



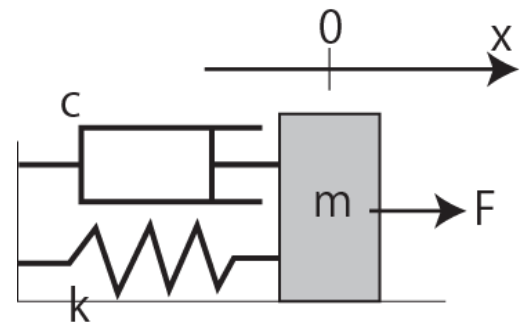
<http://www.youtube.com/watch?v=u9jdhUvOmMw&feature=related>

<http://www.youtube.com/watch?v=REA97hRX0WQ>

「入力」と「応答」の関係を知りたい

$$m\ddot{x} = F - kx - c\dot{x}$$

- ✓ 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」

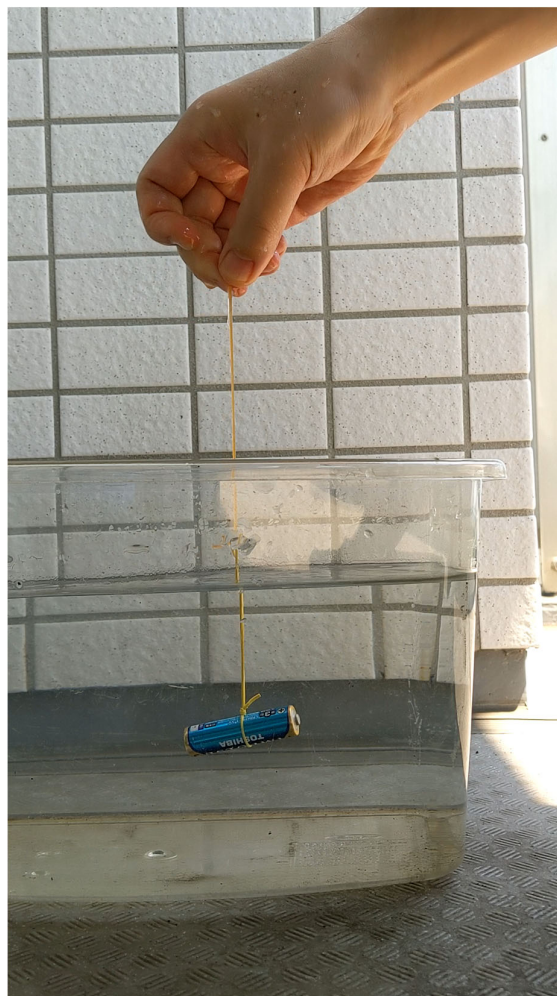
この問題に一般的に答えることは出来るか？

出来る. 正弦波入力を考えることによって

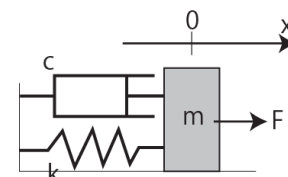
色々な正弦波入力 に対する応答は？

乾電池の動きは

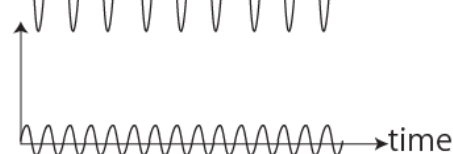
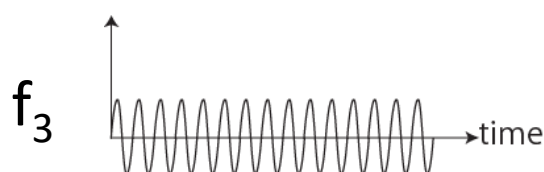
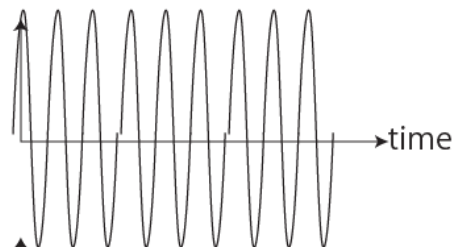
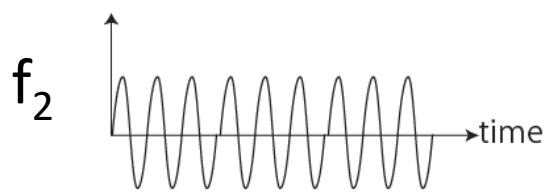
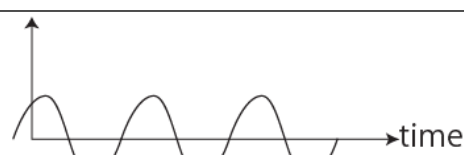
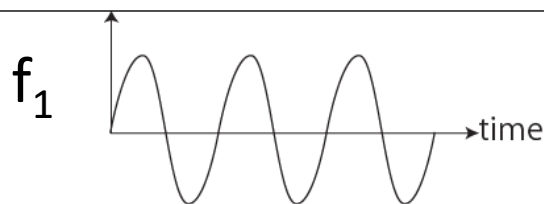
- 低周波: 追従する正弦波
- 中周波: 反転して大きく振動する正弦波
- 高周波: ほとんど動かない正弦波



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**で応答される。

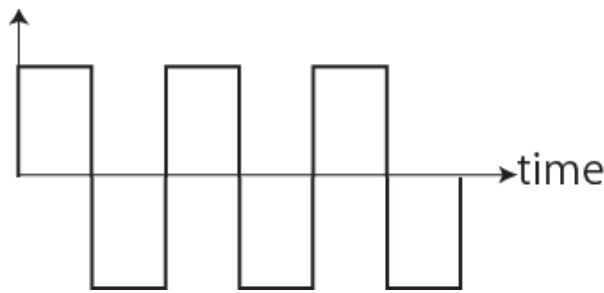
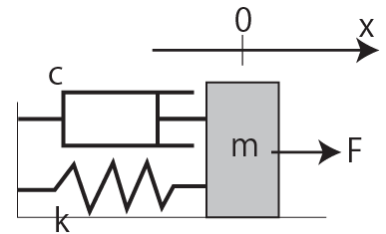


●入力: $F(t) = \sin(ft)$

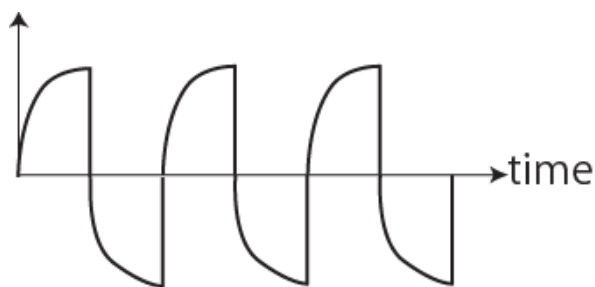
●応答: $x(t)$

一般の波は（もちろん）歪む

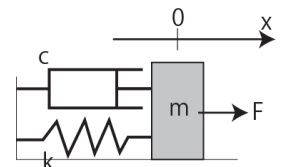
- 入力: $F(t)$ 矩形波状の力を加える



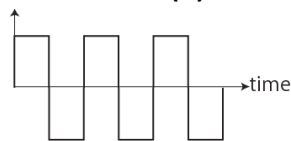
- 応答(出力): $x(t)$



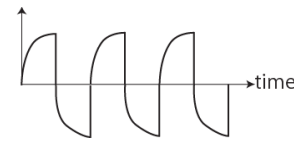
歪みを周波数で分解して説明



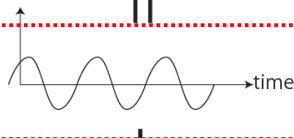
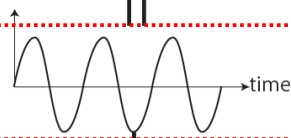
- 入力: $F(t)$



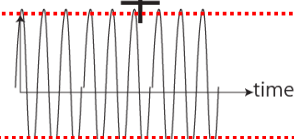
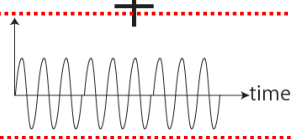
- 応答(出力): $x(t)$



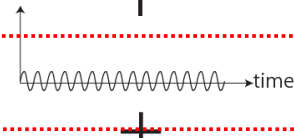
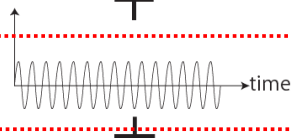
f_1



f_2



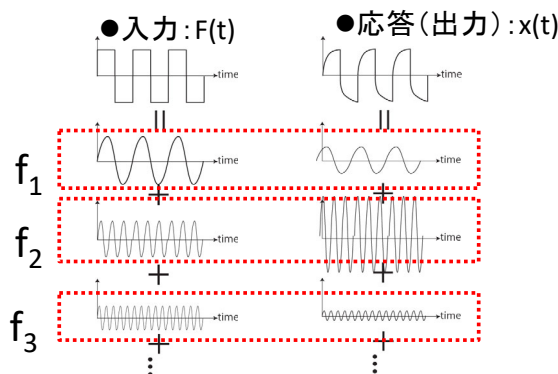
f_3



⋮

⋮

(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応答(出力)を合成できるから

(参考) 「線形」微分方程式の意味

$$m\ddot{x} = F - kx - c\dot{x}$$

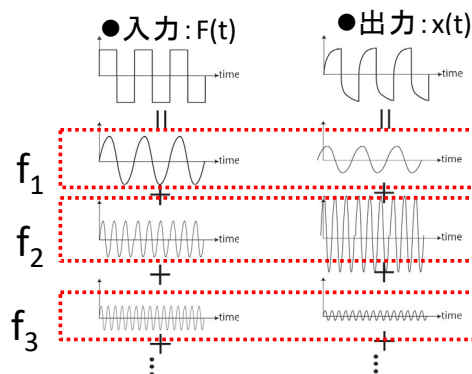
$$m\ddot{x}(t) + c\dot{x}(t) + kx(t) = F(t)$$

$$m\ddot{x}_1(t) + c\dot{x}_1(t) + kx_1(t) = F_1(t)$$

$$m\ddot{x}_2(t) + c\dot{x}_2(t) + kx_2(t) = F_2(t)$$



$$m(\ddot{x}_1(t) + \ddot{x}_2(t)) + c(\dot{x}_1(t) + \dot{x}_2(t)) + k(x_1(t) + x_2(t)) = F_1(t) + F_2(t)$$

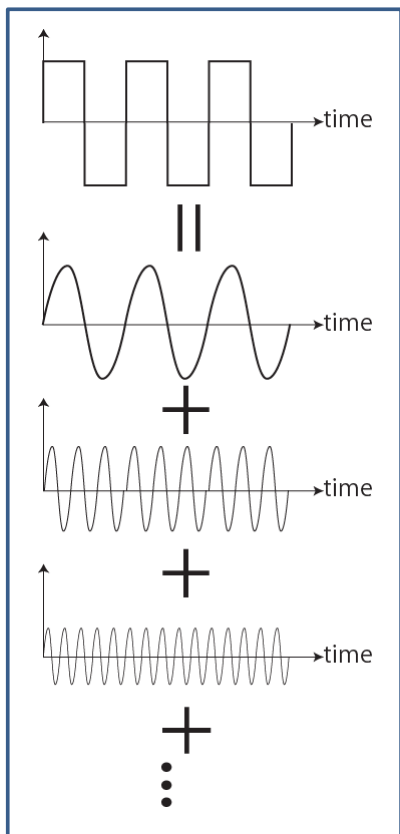


2つの微分方程式を足しあわせても成立する

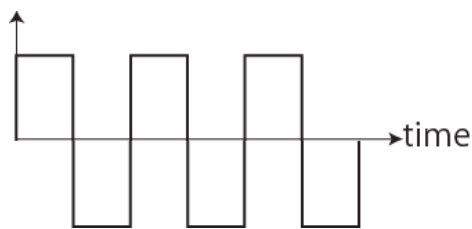
(波形の重ね合わせが成立する)

(例えばもし $x^2(t)$ 等の項があるとこれは成立しない)

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、



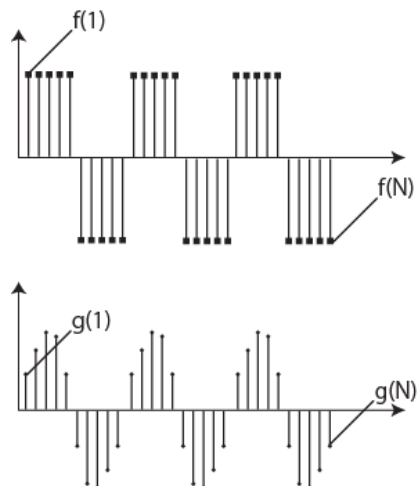
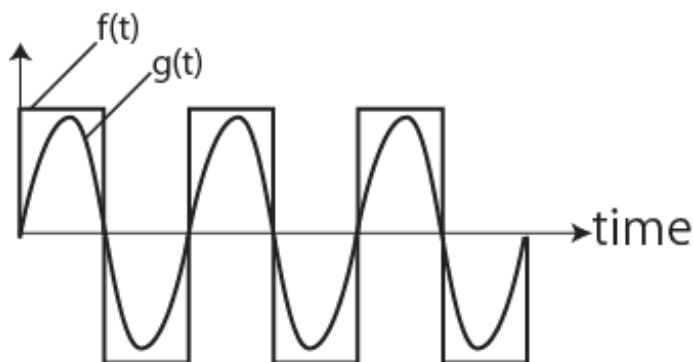
はどれだけ含まれるだろうか？

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

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

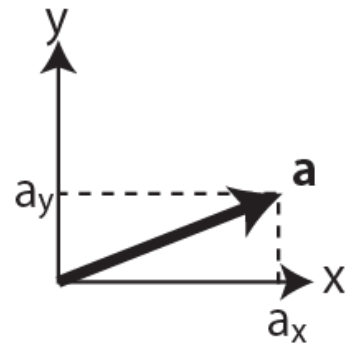
$$= \boxed{\phantom{\frac{1}{N} \sum_{n=1}^N f(n)g(n)}} \quad (\text{離散化して考えた場合})$$



ベクトル空間と内積(復習)

ベクトル $\mathbf{a}=[a_x, a_y]$ のx成分は? a_x

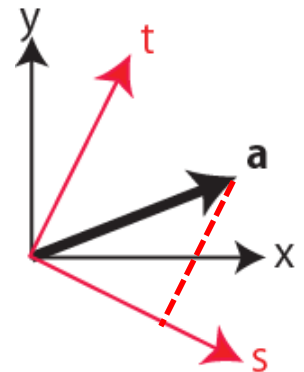
これはベクトル \mathbf{a} とベクトル $\mathbf{x}=[1,0]$ との内積である.



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

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

これはベクトル \mathbf{a} とベクトル $\mathbf{s}=[s_x, s_y]$ との内積である.



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

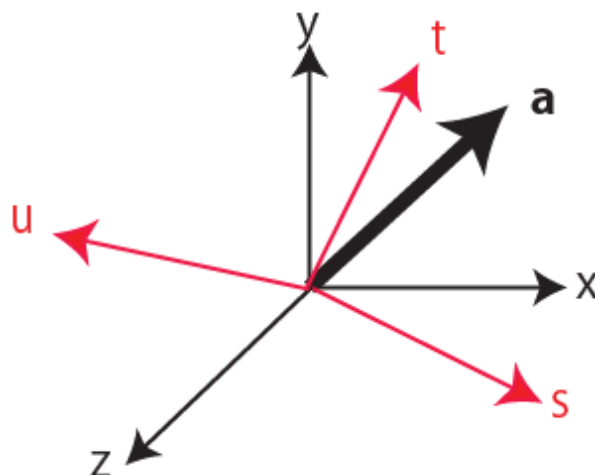
内積は, あるベクトルが別のベクトルの成分をどれだけ持つかを表す

さらに

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

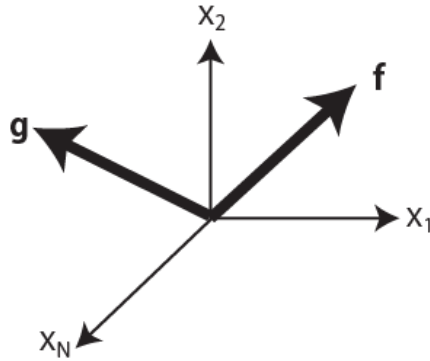
これはベクトル \mathbf{a} とベクトル \mathbf{s} との内積である.

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{s} = [a_1, a_2, a_3] \cdot [s_x, s_y, s_z]$$



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.

=

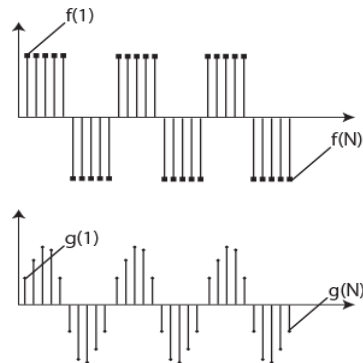
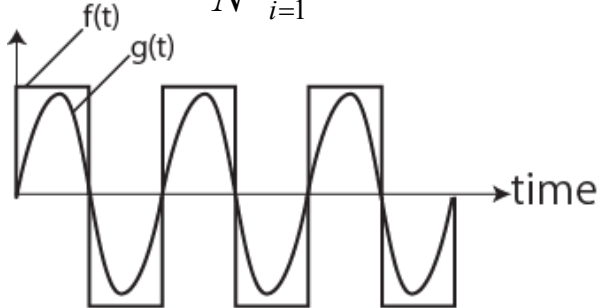
=

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

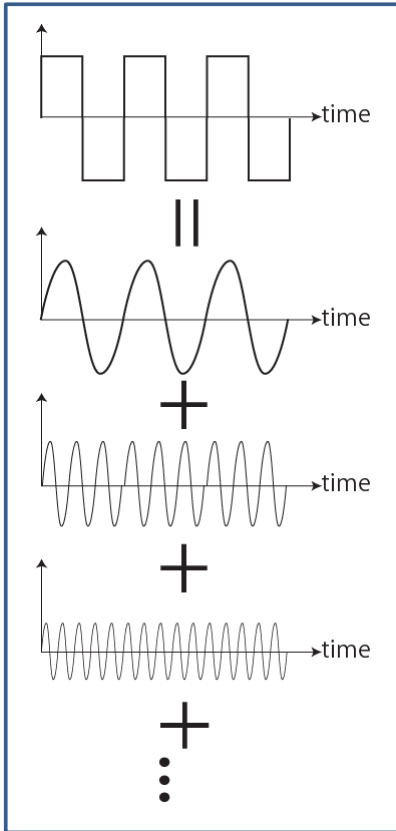
$$= \frac{1}{T} \int_0^T f(t)g(t)dt \quad (\text{連続関数})$$

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



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

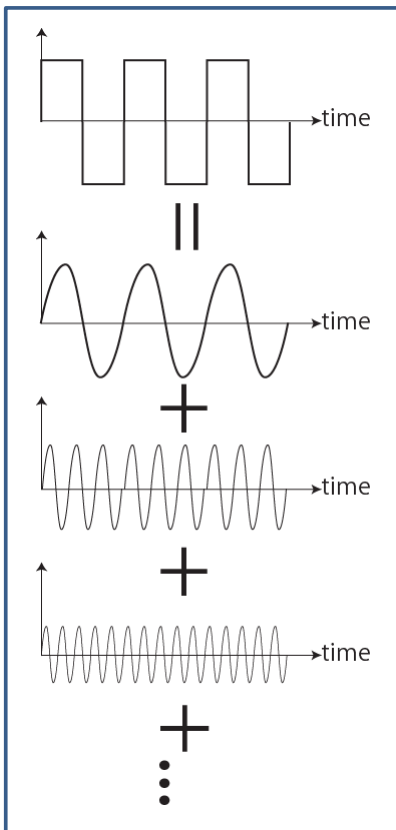
$$a_2 =$$

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

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

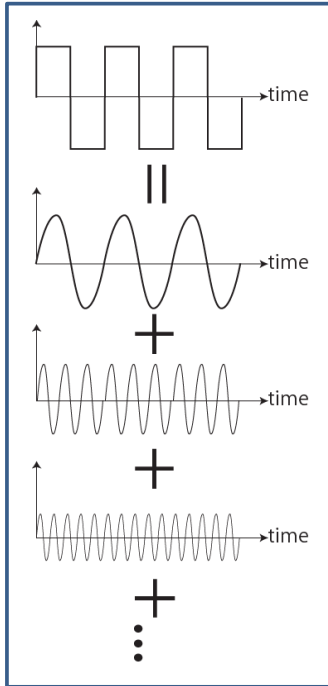
$$a_0 = \frac{1}{T} \int_0^T f(t) dt \quad \text{平均値 (DC成分)}$$

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

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

※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

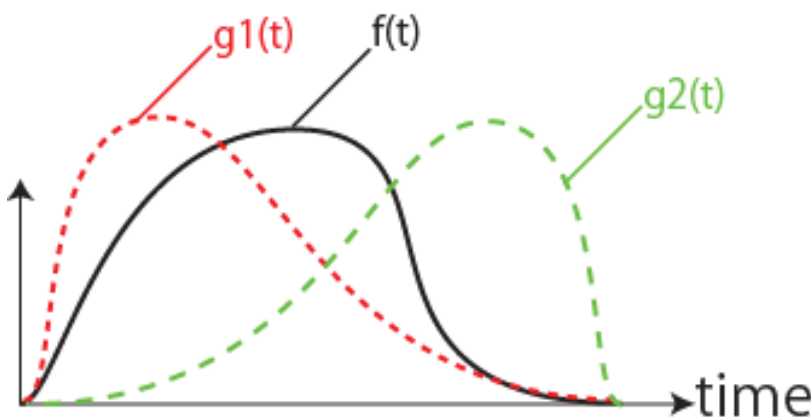
$$b_2 = \frac{2}{T} \int_0^T f(t) \sin(2\pi \times 2 / T) dt$$

以下 $a_3, b_3, a_4, b_4, \dots$

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

(1)

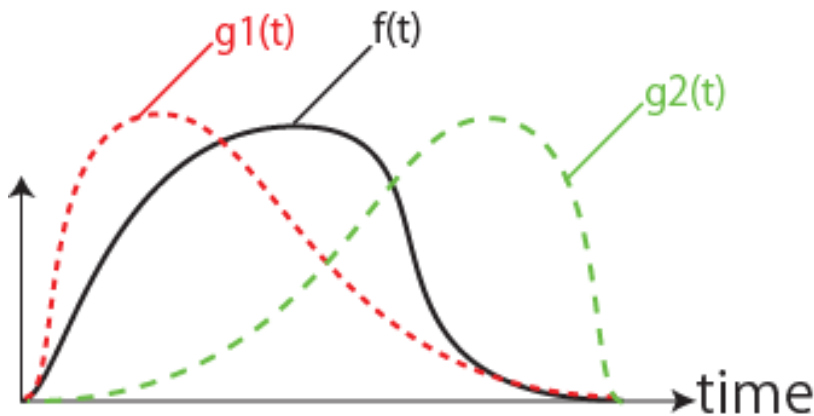
$g1$: 
 $g2$: 

(2)

$g2$:  
 $g1$: 

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 $g_1(t), \dots, g_\infty(t)$ 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

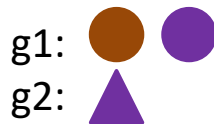
うまくいくのは

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。



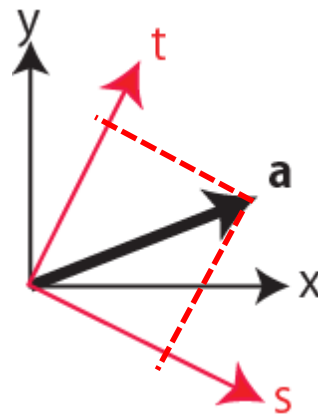
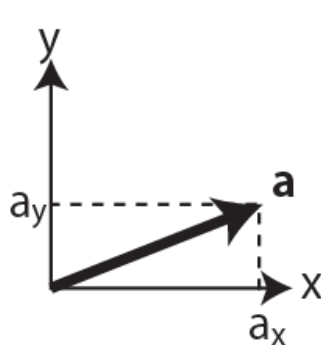
f=[茶色の丸,
紫の丸,
紫の三角]

g1:丸
g2:三角



$$g1 + g2 = f$$

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。

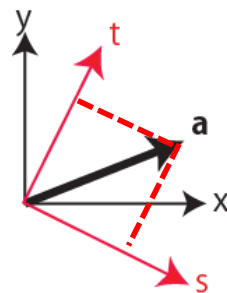
このとき、xとy(sとt)は直交しているという。

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。

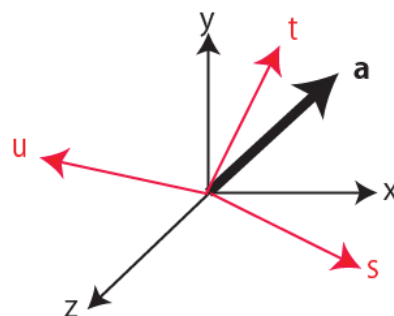
$$x \cdot y = [1, 0] \cdot [0, 1] = 0$$

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



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

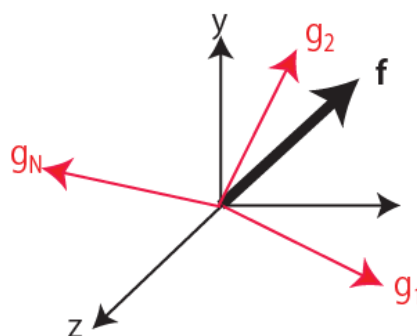
N次元空間で、N個のベクトル

$$g_1 = [g_{11}, g_{12}, \dots, g_{1N}],$$

$$g_2 = [g_{21}, g_{22}, \dots, g_{2N}],$$

...

$$g_N = [g_{N1}, g_{N2}, \dots, g_{NN}] \text{ を考える.}$$



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、

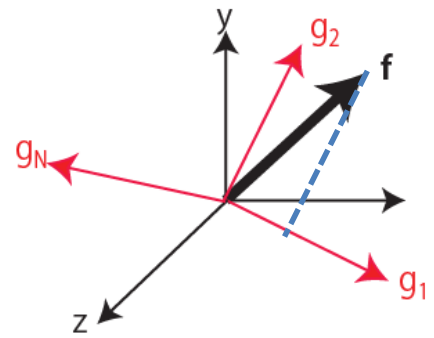
任意のN次元ベクトルfは、 $g_1 \sim g_N$ の各成分の和で一意に表せる。

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。

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



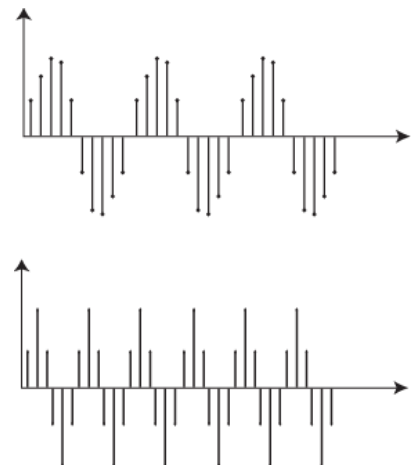
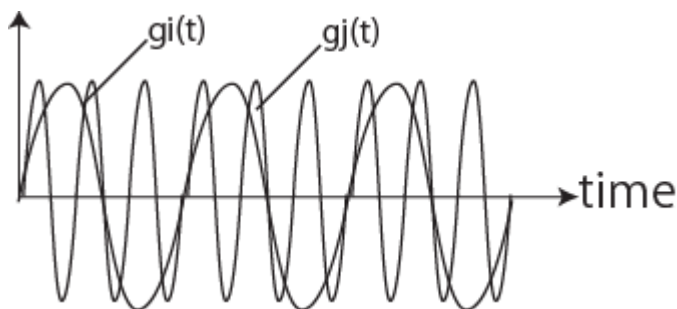
$$[f_1 \quad f_2 \quad \dots \quad f_N] \cdot [g_{11} \quad g_{12} \quad \dots \quad g_{1N}]$$
$$= \sum_{n=1}^N f_n g_{1n}$$

関数でも「直交」を内積から定義できる

波形 g_1 と g_2 の内積を取る。

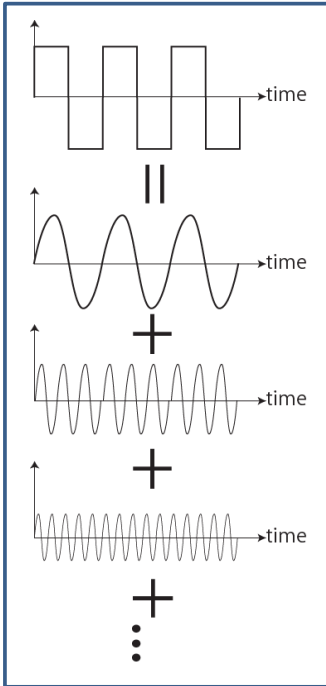
$$= \frac{1}{T} \int_0^T g_1(t) g_2(t) dt \quad (\text{連続関数})$$

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



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

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

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

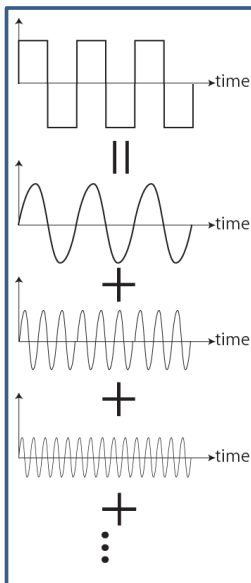
$$b_2 = \frac{2}{T} \int_0^T f(t) \sin(2\pi \times 2 / T) dt$$

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？

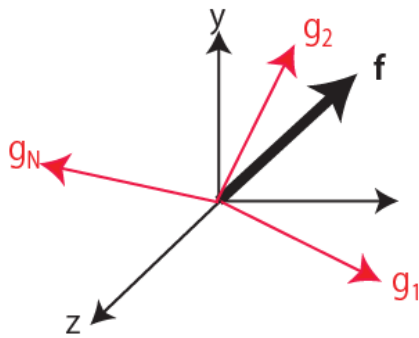
$$\int_0^T \cos(2\pi mt/T) \sin(2\pi nt/T) dt$$

$$=$$

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



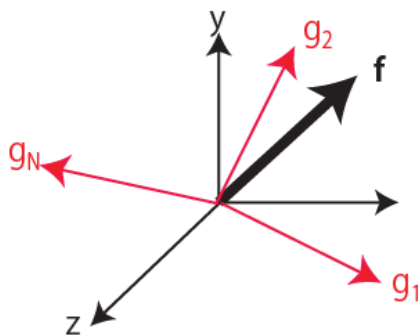
$$\begin{aligned}g_1 &= \cos(2\pi \times 1t/T) \\g_2 &= \sin(2\pi \times 1t/T) \\g_3 &= \cos(2\pi \times 2t/T) \\g_4 &= \sin(2\pi \times 2t/T) \\g_5 &= \cos(2\pi \times 3t/T) \\g_6 &= \sin(2\pi \times 3t/T) \\&\dots\end{aligned}$$

これらは、たがいの要素を持っておらず、直交基底を構成する

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

離散フーリエ変換 (DFT)

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

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

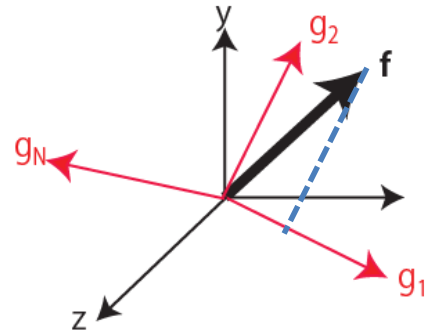
- これらは、たがいに直交する N 次元ベクトルであり、直交基底を構成する
- よって、任意の波形 f 、すなわちベクトル $[f_1, f_2, \dots, f_N]$ は $g_1 \sim g_N$ によって一意に表現できる
- 後述するように 通常は \cos, \sin ではなく \exp 関数を用いる

行列による表現

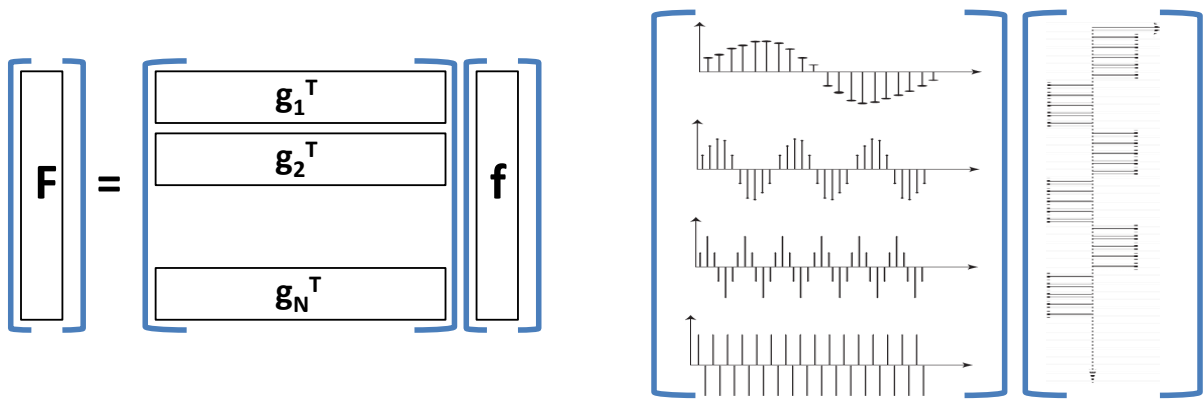
N次元ベクトル f の g_i 成分は、 f と g_i の内積。
結局、ベクトル f は、次のように分解される。

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

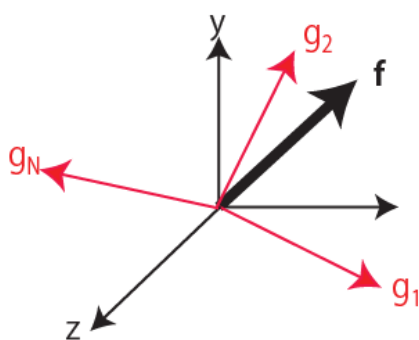
\hookrightarrow g_1 の成分。フーリエ級数



離散フーリエ変換をするには、 $f \cdot g_1, f \cdot g_2, \dots, f \cdot g_N$ なる、 N 個の内積を計算すればよい。



離散フーリエ変換とは



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

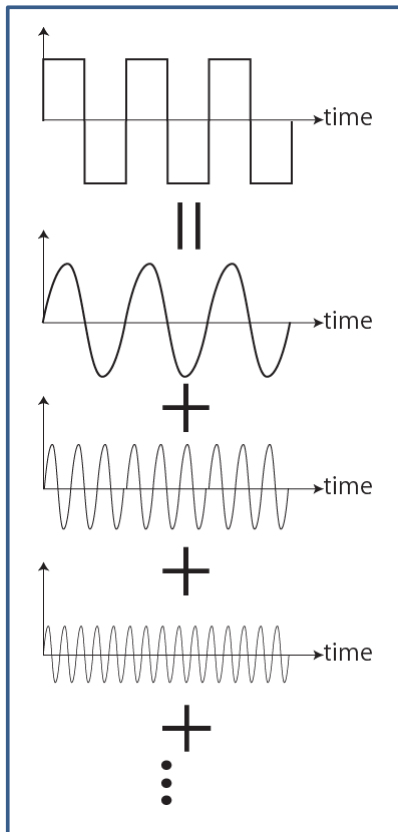
つまり

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。

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

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

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

$\sin(2\pi mt/T)$, $\cos(2\pi mt/T)$ の代わりに,
 $\exp(i2\pi mt/T)$ を用いて整理したもの.
 係数 c_m はもはや複素数である.

$\exp(j2\pi mt/T)$ は直交関数系である. すなわち

が, $m \neq n$ 以外で成り立つ.

フーリエ変換

“周期T” ではない波形 $f(t)$ に対する変換. Tを無限大とすることで導出.

フーリエ変換

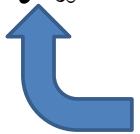
$$F(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t) \exp(-j\omega t) dt$$



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

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)

有限長の信号を離散化し、それにたいしてフーリエ変換するもの。
フーリエ変換の結果も有限かつ離散なデータ列となる。

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

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



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

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 ω での振幅

角周波数 ω でのパワースペクトラム

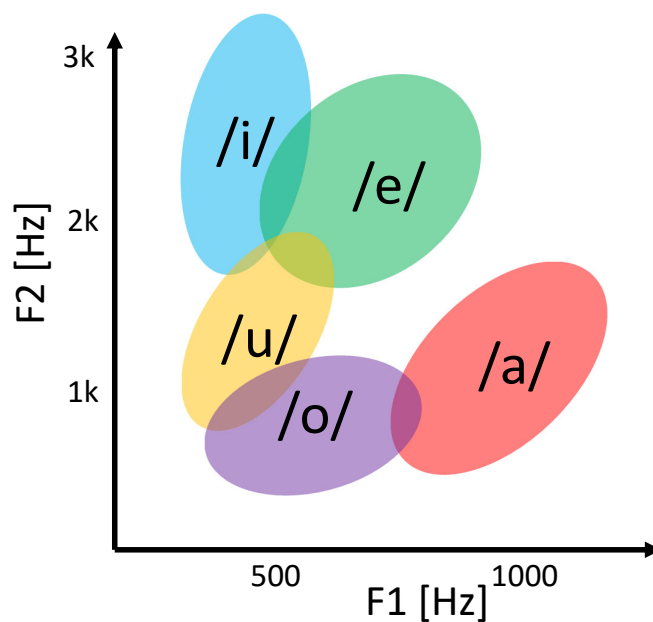
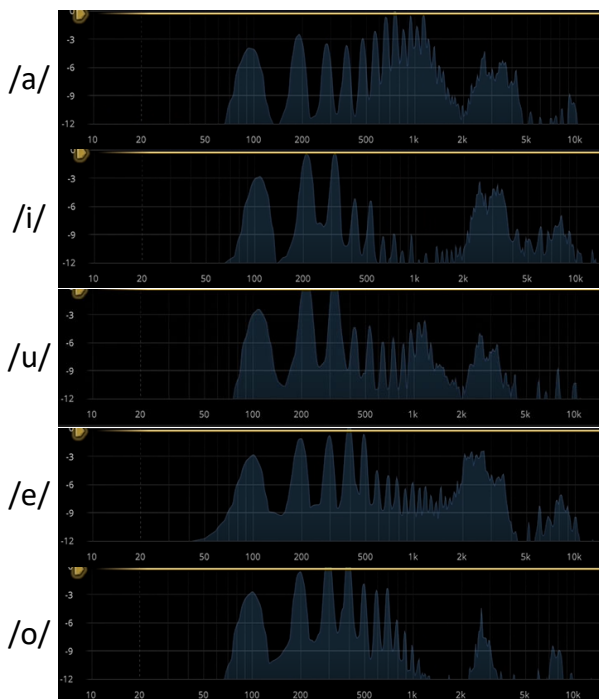
角周波数 ω での位相

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



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

(参考) しゃべるピアノ



Speaking Piano <http://www.youtube.com/watch?v=muCPjK4nGY4>

Talking Piano <https://www.youtube.com/watch?v=-6e2c0v4sBM>

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ボックスにコメント

```
//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);
```

(参考) Python版

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

wave = np.concatenate([np.ones(50), np.zeros(50)])
wave = np.concatenate([wave, wave, wave, wave, wave])
fourier = np.fft.fft(wave)
power_spec = fourier * np.conj(fourier)
plt.plot(power_spec)
plt.show()
```

レポート課題（再掲）

- 授業ではScilabを使えることを前提に課題を出します。
- Pythonでもかまいません。
- 課題はほぼ毎回出します。

- Scilab/Python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ーし、考察をコメントで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。

レポート締切は一週間後