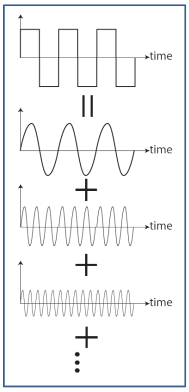
インタラクティブシステム論
第4回

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

（復習）:フーリエ級数展開



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）

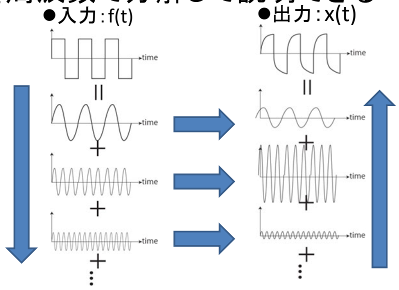
$$a_m=\frac{2}{T}\int_0^T f(t)\cos(2\pi mt/T)dt$$

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

※この授業では係数は気にしない.

（復習:フーリエ級数展開）
歪みを周波数で分解して説明できる

●入力:f(t) ●出力:x(t)



（1）入力f(t)を周波数分解する
（2）周波数ごとの出力の振幅と位相を求める.
（3）合計すると出力が得られる.
これを連続関数で考えるとどうなるか？

（復習）フーリエ変換

フーリエ級数展開は周期的な信号を分解するのに使われた.
フーリエ変換は周期的ではない信号に対する変換.
Tを無限大とした極限から導かれる.
逆フーリエ変換によって元に戻すことができる.

フーリエ変換

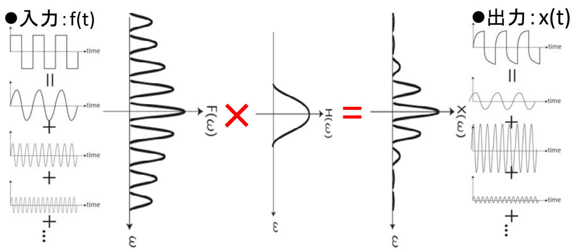
$$F(\omega)=\int_{-\infty}^{\infty}f(t)\exp(-j\omega t)dt$$

逆フーリエ変換

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

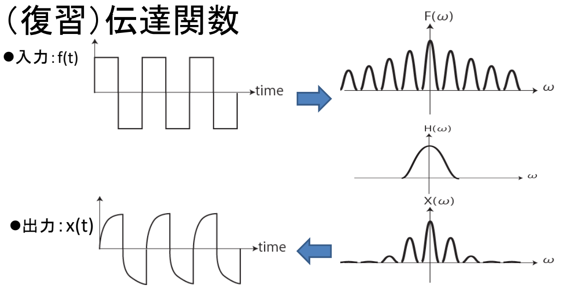
（復習）入出力の関係:関数同士の掛け算

●入力:f(t) ●出力:x(t)



（1）入力f(t)を周波数分解⇒F(ω)
（2）周波数ごとにどれだけ振幅と位相が変わるか:H(ω)
（3）出力（のフーリエ変換）:X(ω)=H(ω)*F(ω)
（4）逆フーリエ変換すると出力が得られる:x(t)

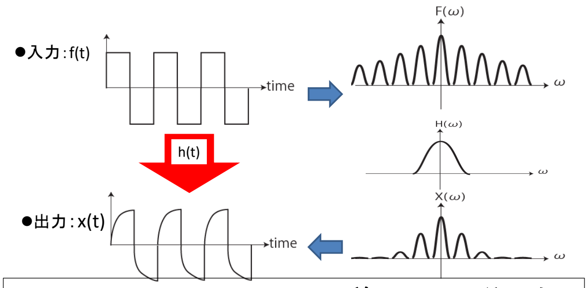
（復習）伝達関数



フーリエ空間では，入出力は単なる掛け算で表される．
X(ω)＝H(ω)×F(ω)

この入出力関係を定義するシステムの性質H(ω)を伝達関数と呼ぶ．

今日の話題：周波数領域ではなく，時間領域のまま議論できないか？



X(ω)＝H(ω)×F(ω)：周波数領域で美しいのは分った．
時間的な現象として何が起きているのか分からない．

式で考えよう

フーリエ変換
$F(\omega)=\int_{-\infty}^{\infty} f(t)\exp(-j\omega t)dt$

逆フーリエ変換
$f(t)=\int_{-\infty}^{\infty} F(\omega)\exp(j\omega t)d\omega$

X(ω)＝H(ω)×F(ω)

両辺を逆フーリエ変換すれば時間領域の信号に戻る．

$x(t)=$

$=$

$=$

$=$

逆順の計算もしておく（ふつうはこちら）

$$x(t)=\int_{-\infty}^{\infty} f(\tau)h(t-\tau)d\tau$$

フーリエ変換
$F(\omega)=\int_{-\infty}^{\infty} f(t)\exp(-j\omega t)dt$

逆フーリエ変換
$f(t)=\int_{-\infty}^{\infty} F(\omega)\exp(j\omega t)d\omega$

両辺をフーリエ変換．

$$\begin{aligned}
X(\omega) &= \int_{-\infty}^{\infty}\exp(-j\omega t)dt\int_{-\infty}^{\infty} f(\tau)h(t-\tau)d\tau \\
&= \int_{-\infty}^{\infty}\exp(-j\omega(\tau+(t-\tau)))dt\int_{-\infty}^{\infty} f(\tau)h(t-\tau)d\tau \\
&= \int_{-\infty}^{\infty}\exp(-j\omega\tau)\cdot\exp(-j\omega(t-\tau))dt\int_{-\infty}^{\infty} f(\tau)h(t-\tau)d\tau \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} \qquad d\tau\int_{-\infty}^{\infty} \qquad dt \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} \qquad d\tau\int_{-\infty}^{\infty} \qquad dt' \\
&= F(\omega)H(\omega)
\end{aligned}$$

コンボリューション定理

$$X(\omega)=F(\omega)H(\omega)=H(\omega)F(\omega)$$

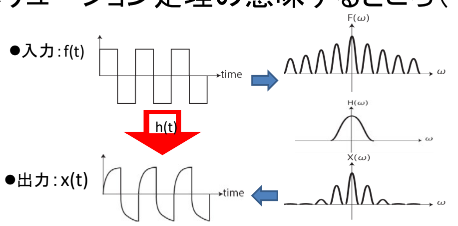
フーリエ逆変換　　フーリエ変換

$$x(t)=\int_{-\infty}^{\infty} f(\tau)h(t-\tau)d\tau=\int_{-\infty}^{\infty} h(\tau)f(t-\tau)d\tau$$

簡略化のため次のようにも表記

$$x(t)=f(t)*h(t)=h(t)*f(t)$$

コンボリューション定理の意味するところ（1）

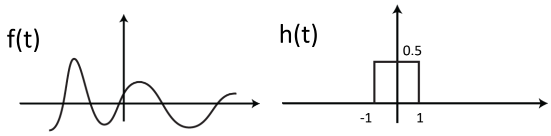


$x(t)=\int_{-\infty}^{\infty} f(\tau)h(t-\tau)d\tau$　　$X(\omega)=F(\omega)H(\omega)$

- h(t)のフーリエ変換がH(ω)であるとする．
- 周波数領域でフィルタH(ω)をかけることは，時間領域では，入力信号x(t)に対する関数h(t)の畳み込み積分（コンボリューション）として表現される．

コンボリューション定理の意味するところ（2）

$$x(t) = \int_{-\infty}^{\infty} h(\tau) f(t-\tau) d\tau$$

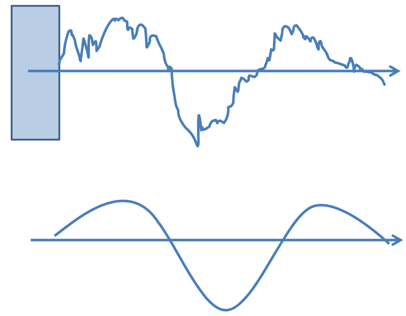


例えば，h(t)=0.5　(-1<t<1)なら，

$x(t) =$

これは，f(t)を平均化していくフィルタ

平均化？

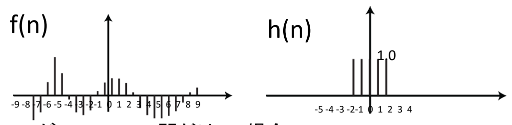


ノイズを「ならし」て大域的な特徴をつかむ

離散化による理解

$$x(t) = \int_{-\infty}^{\infty} h(\tau) f(t-\tau) d\tau \Rightarrow x(n) = \sum_{i=-\infty}^{\infty} h(i) f(n-i)$$

x(n)=…+ h(-4)f(n+4) + h(-3)f(n+3) +…+ h(3)f(n-3) + h(4)f(n-4)+…



h(n)が，n=-2～2の間だけ1の場合，

x(1)=f(3) + f(2) + f(1) + f(0) + f(-1)
x(2)=f(4) + f(3) + f(2) + f(1) + f(0)
x(3)=f(5) + f(4) + f(3) + f(2) + f(1)
x(4)=f(6) + f(5) + f(4) + f(3) + f(2)
x(n)=f(n+2) + f(n+1) + f(n) + f(n-1) + f(n-2)

出力xは，入力fの「平均化」になっている．

（復習）フーリエ変換の計算例：矩形波

$$h(t) = \begin{cases} 1/2 & -1 \le t \le 1 \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

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

$$=$$

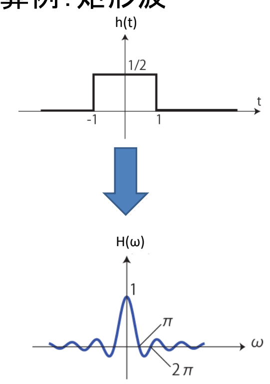
$$= \left[\frac{1}{-j2\omega} \exp(-j\omega t) \right]_{-1}^{1}$$

$$= \frac{1}{-j2\omega} \left(\exp(-j\omega) - \exp(j\omega) \right)$$

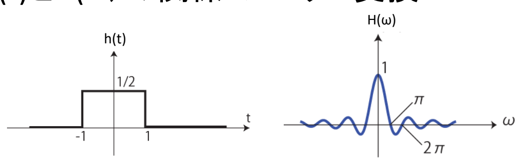
$$= \frac{1}{-j2\omega} \left(\cos(\omega) - j\sin(\omega) - \cos(\omega) - j\sin(\omega) \right)$$

$$= \frac{-j\sin(\omega)}{-j\omega}$$

$$=$$



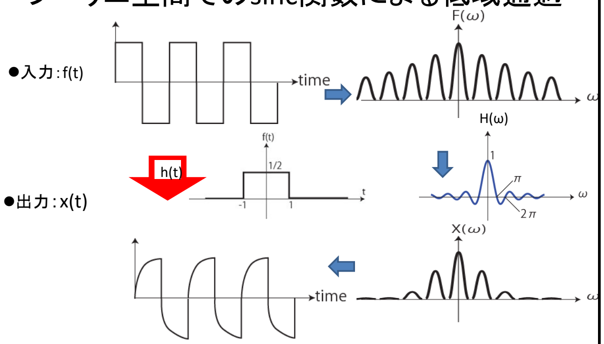
h(t)とH(ω)の関係：フーリエ変換



つまり，このh(t)のフーリエ変換H(ω)は，大雑把には
「低い周波数で大きな値をとり，高い周波数で小さな値をとる」
すなわち，低域通過フィルタ（LPF：Low Pass Filter）である．

時間領域での「平均化（平滑化）フィルタ」
≒周波数領域での「ローパスフィルタ」

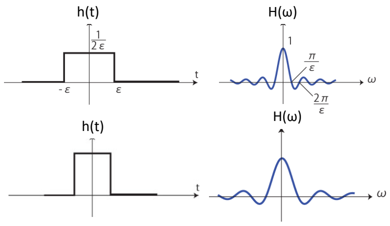
実時間での矩形波による平均化
＝フーリエ空間でのsinc関数による低域通過



$$x(t) = \int_{-\infty}^{\infty} f(\tau) h(t-\tau) d\tau \qquad X(\omega) = F(\omega) H(\omega)$$

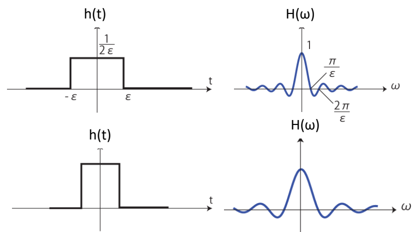
（復習）矩形波の幅が変わると？

$$h(t)=\begin{cases}\dfrac{1}{2\varepsilon} & -\varepsilon\le t\le\varepsilon \\ 0 & otherwise\end{cases} \Rightarrow H(\omega)=$$



矩形波の幅を狭くする　⇒　フーリエ変換結果は幅広に

平均化の時間幅と周波数帯域の関係

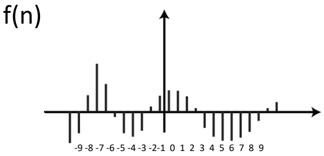


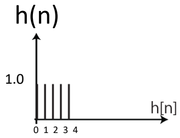
矩形波の幅を狭くする　⇒　フーリエ変換結果は幅広に

時間的な平均化（平滑化）フィルタの幅が広いほど
周波数的には低い周波数しか通さなくなる.

時間軸の離散化：FIRフィルタによる実装

$$x(n)=\sum_{i=0}^{\infty}h(i)f(n-i)$$



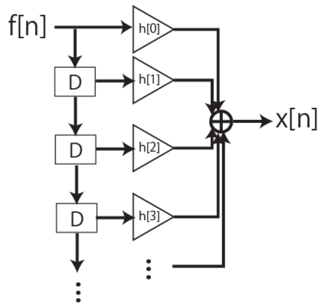


i=0から始める：未来のデータ が使えないことを意味する.
この例は，元データf(n)を，４個平均して出力する.

- 未来のデータが使えない例：リアルタイム制御
- 先のデータが使える例：画像処理

FIRフィルタの図的理解

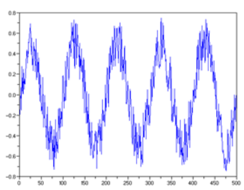
$x(n)=$



D:Delay，遅延器，メモリ.
h[n]：増幅器

FIR＝Finite Impulse Response
個々のインパルス応答を有限個足し合わせたもの.

平滑化フィルタの実例（1）

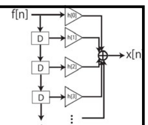


元の信号に
高周波ノイズが含まれている.

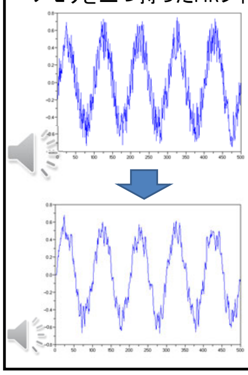
Scilabコード例

```
time = [0:0.01:100];

//振幅0.5の正弦波に最大振幅0.5のノイズが混入
wave=0.5*sin(time*2*%pi) + 0.5*(rand(time)-0.5);
playsnd(wave);
savewave('wave.wav',wave);
plot(wave(1:500));
```

平滑化フィルタの実例（2）



メモリを三つ持ったFIRフィルタによって平滑化

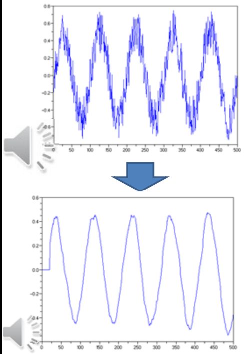


Scilabコード例

```
time = [0:0.01:100];
//振幅0.5の正弦波に最大振幅0.5のノイズが混入した信号
wave=0.5*sin(time*2*%pi) + 0.5*(rand(time)-0.5);

out=zeros(wave);
//3つを平均する.
for n=3:length(wave),
  for i=0:2,
    out(n)=out(n)+wave(n-i)/3;
  end
end
playsnd(out);
savewave('wave.wav',out);
plot(out(1:500));
```

平滑化フィルタの実例（3）

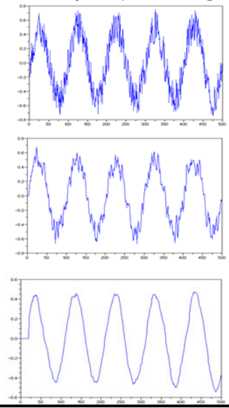
メモリを20個持ったFIRフィルタによって平滑化

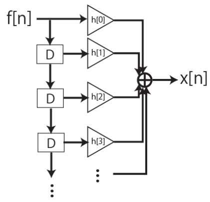


Scilabコード例

```
time = [0:0.01:100];
//振幅0.5の正弦波に最大振幅0.5のノイズが混入した信号
wave=0.5*sin(time*2*%pi) + 0.5*(rand(time)-0.5);

out=zeros(wave);

//20個を平均する.
for n=20:length(wave),
  for i=0:19,
    out(n)=out(n)+wave(n-i)/20;
  end
end

playsnd(out);
savewave('wave.wav',out);
plot(out(1:500));
```

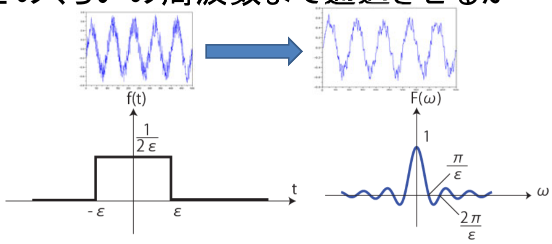
FIRフィルタによる平滑化の効果と弊害





ステップ数が多くなるほど
＜効果＞
平滑化の効果が高い
（＝低域の通過周波数が下がる）
＜弊害＞
計算量の増大
ステップ数分の「時間遅れ」が必ず生じる

どのくらいの周波数まで通過させるか

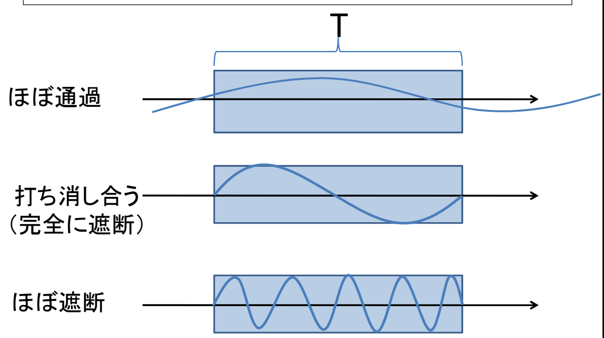


幅2εの矩形波のフーリエ変換：角周波数π/εで0

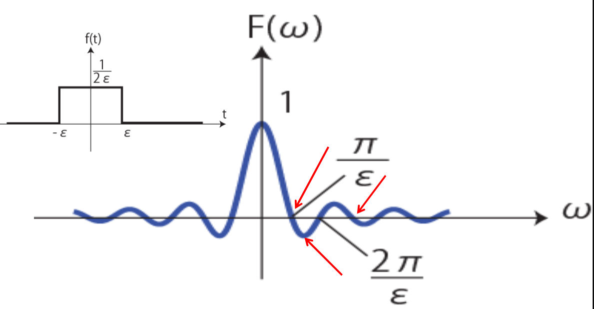
時間幅Tで平均化する場合：
角周波数2π/T（周波数1/T）(以上)の波を遮断.

平均化による遮断

時間幅Tの平均化：周波数1/T (以上)の波を遮断.



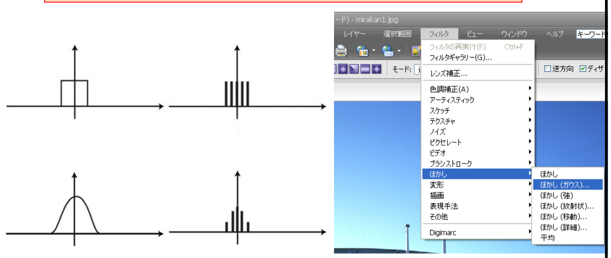
単純平均化によるローパスの落とし穴



特定の周波数は全く通さないが，高周波成分の遮断が周期的ふるまいを示す.

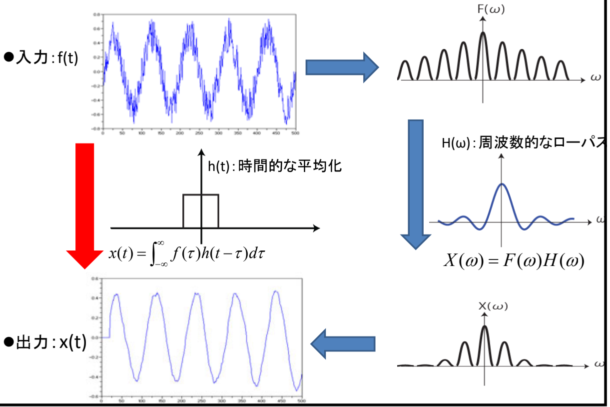
実際のローパス

周波数空間での周期的ふるまいを無くすため，なだらかにする.



画像の世界では．．．「ガウスぼかし」

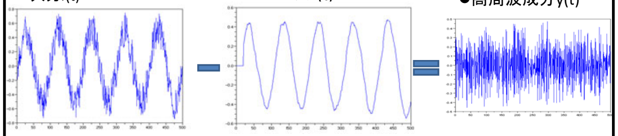
平均化によるローパスフィルタ：まとめ



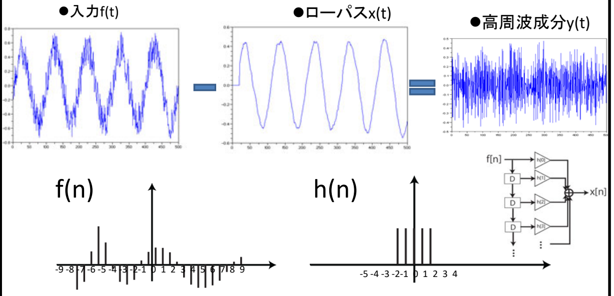
逆に高い周波数成分だけ取り出すには？

●ローパスフィルタ：低い周波数成分だけを取り出した

●元信号と低周波信号の差をとれば，高周波数成分だけ取り出せる？



ハイパスフィルタのFIRフィルタによる実装

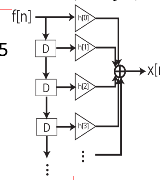


ローパス例：x(n)=(f(n+2) + f(n+1) + f(n) + f(n-1) + f(n-2))/5
ハイパス例：y(n)=f(n)-x(n)
=-1/5・f(n+2) -1/5・f(n+1) +4/5f(n) -1/5・f(n-1) -1/5・f(n-2)

ハイパスフィルタのFIRフィルタによる実装

ローパス：

強	x(n)=(f(n+2) + f(n+1) + f(n) + f(n-1) + f(n-2))/5
↑	x(n)=(f(n+1) + f(n) + f(n-1) + f(n-2))/4
↓	x(n)=(f(n+1) + f(n) + f(n-1))/3
弱	x(n)=(f(n) + f(n-1))/2



ハイパス：y(n)=f(n)-x(n)

ローパスが｛強い・弱い｝ほど，ハイパスは｛弱く・強く｝なる

最も簡単な場合：

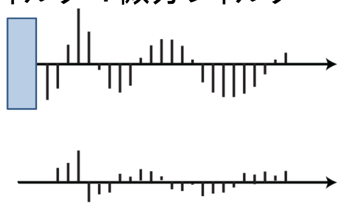
x(n)=(f(n) + f(n-1))/2

ハイパス：

y(n) = f(n)-x(n) =

つまり，直前との「差分（微分）」．

ハイパスフィルタ≒微分フィルタ



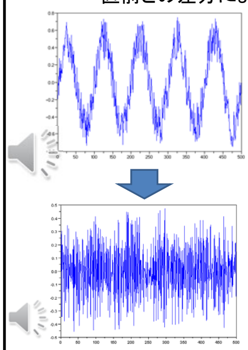
y(1) = (f(1) - f(0))/2
y(2) = (f(2) - f(1))/2
y(3) = (f(3) - f(2))/2...

用語整理

（周波数表現）		（時間軸表現）
ローパスフィルタ＝低域通過フィルタ	＝	平滑化フィルタ
ハイパスフィルタ＝高域通過フィルタ	＝	微分フィルタ

ハイパスフィルタの例

直前との差分によってハイパス

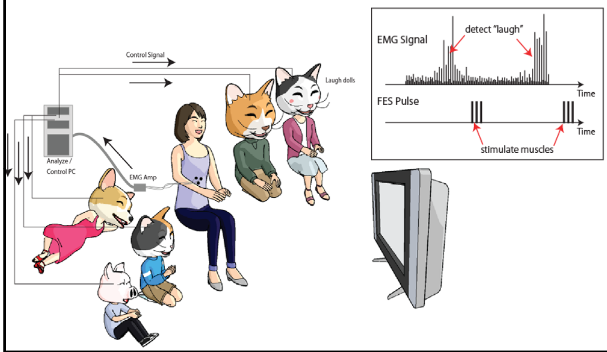


Scilabコード例

```
time = [0:0.01:100];
//振幅0.5の正弦波に最大振幅0.5のノイズが混入した信号
wave=0.5*sin(time*2*%pi) + 0.5*(rand(time)-0.5);

out=zeros(wave);

//差分をとる
for n=2:length(wave),
  out(n)=wave(n)-wave(n-1);
End

playsnd(out);
savewave('wave.wav',out);
plot(out(1:500));
```

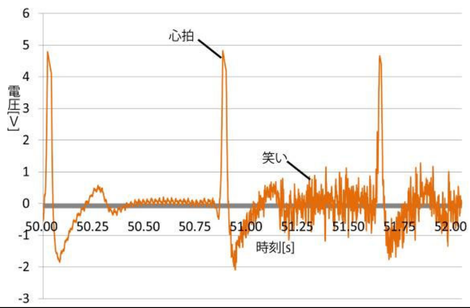
フィルタリング．．．研究の現場で

筋電計測による笑いの検出→増幅は可能か？

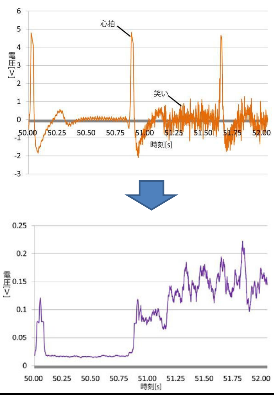


研究の現場で

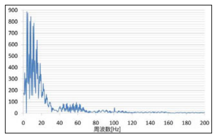
筋電計測：
●心拍による成分：非常に大きいが，低周波
●笑いによる成分：小さいが，高周波



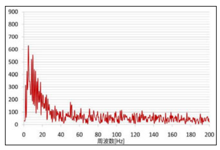
研究の現場で



笑っていない時のパワースペクトル



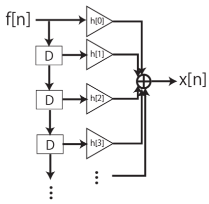
笑っている時のパワースペクトル



（1）ハイパスフィルタで笑い成分を抽出
（2）絶対値化フィルタで正の値に変換
（3）ローパスフィルタで笑い領域を確定

参考：エコー

エコー＝＝時間遅れ信号の重畳．
これもFIRフィルタで実装できる．



Scilabコード例

```
wave = loadwave('aiueo.wav');

out=zeros(wave);

//エコー（1000ステップ前の信号を重畳）
for n=1000:length(wave),
    out(n)=wave(n)+0.9*wave(n-999);
end

playsnd(out,11000);       //11kHzサンプリングで再生
savewave('wave.wav',out,[11000]);
```

原音

1000ステップ前の信号を重畳

1000ステップ前＋2000ステップ前の信号を重畳

沢山重畳

レポート課題１

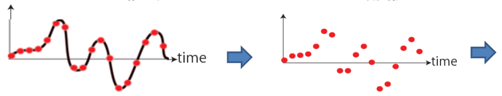
適当なwaveファイルに対して次の三つの操作を行う．
（1）FIRフィルタによるローパスフィルタをかけて音をくもらせる．
（2）FIRフィルタによる適当なハイパスフィルタをかけて音をとがらせる．
（3）エコーを掛けてカラオケのようにする．

Scilabのソースファイルのみ添付すること（原音のwaveファイルは不要です）

※注：Waveファイルの形式によってはScilabで扱えない場合があります。その場合は、例えばWindows標準のWaveサウンドファイル（Windows開始音等）を使うとうまくいきます。C:¥Windows¥Mediaの下にあります。

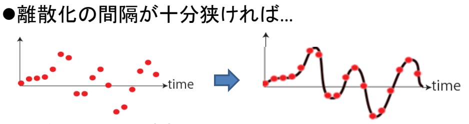
PCで信号を扱う＝離散化

●元のアナログ信号⇒サンプリングによって離散的なデータに



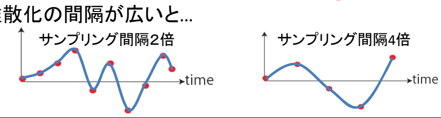
$$\begin{pmatrix} 0.00 \\ 0.10 \\ 0.11 \\ \vdots \\ 0.35 \end{pmatrix}$$

●離散化の間隔が十分狭ければ...



元に戻せそう

●離散化の間隔が広いと...



元に戻せなそう

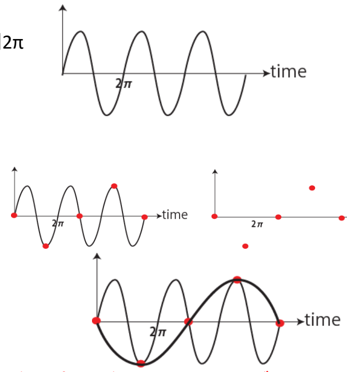
この違いはなんだろうか？　「元に戻す」とはなんだろうか？

元に戻せない（＝元が推測できない）場合

元の信号：sin(x)，周期2π

離散化の間隔　3/2 π

なめらかに結ぶと…



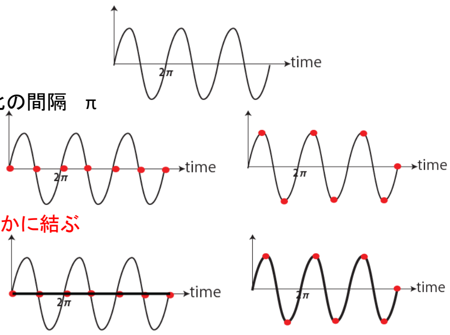
元と全く異なる波形となる＝エリアシング

離散化に際して：ナイキスト周波数

元の信号：sin(x)，周期2π

離散化の間隔　π

なめらかに結ぶ



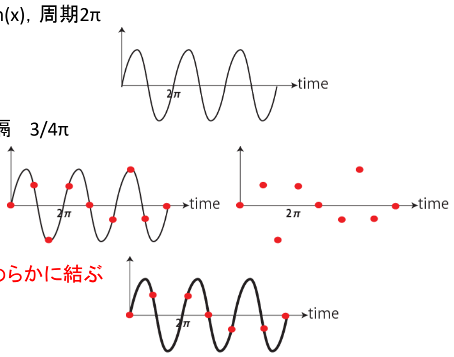
うまくいく場合と、うまくいかない場合がありそう

離散化に際して：ナイキスト周波数未満

元の信号：sin(x)，周期2π

離散化の間隔　3/4π

正弦波でなめらかに結ぶ



元の波形が再現できる！！

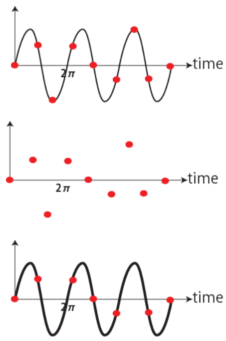
サンプリング定理（標本化定理）

元信号に含まれる最高周波数の，

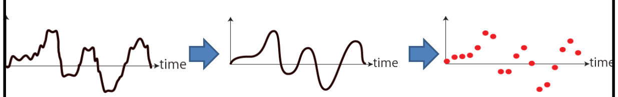
倍より高い周波数でサンプリング（標本化）していれば，

元の信号はサンプリング点から完全に再生できる．

倍の周波数＝ナイキスト周波数



サンプリング定理（標本化定理）



逆に，エリアシングを生じないために，

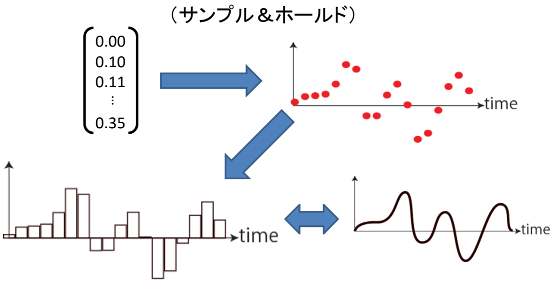
サンプリング周波数の半分以上の周波数は，あらかじめカットする必要がある．（後でカットしても意味無し！）

カットしないとエリアシングを生じ，偽の低い周波数が観察される．
（例）蛍光灯下の扇風機，テレビ画面のビデオ撮影

カットはアナログ回路によるローパスフィルタなどを用いる事が多い

サンプリングデータを元に戻す（再生）とは？

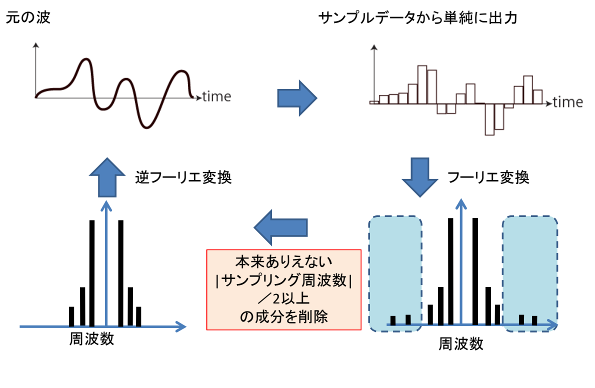
一番簡単な方法：サンプリングされたデータを、単純に電圧出力する（サンプル＆ホールド）



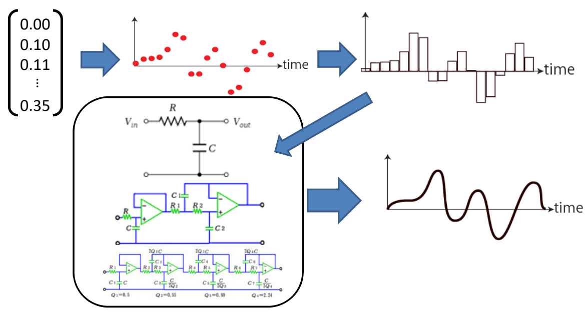
大体同じ。でも微妙な違い

元の波が、ナイキスト周波数未満の成分しかないとすると、単純に、「高い周波数をカットすれば元に戻る」はず

元の波に含まれない周波数をカット(イメージ)

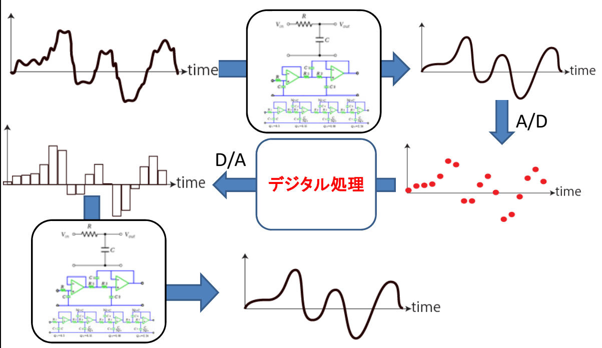


サンプリングデータ(デジタルデータ)からアナログ波形の出力の実際



実際には**アナログ回路**で高周波成分をカットする場合がほとんど
カット周波数＝サンプリング周波数の半分

「デジタル」処理のための「アナログ」処理まとめ



①A/D前にサンプリング定理を満たすためのローパス
②D/A後にサンプリング定理を満たすためのローパス