

信号処理システム特論

相関関数

1

相関関数

一方の波形を時間軸上で少しずつずらしながら、
両波形間の類似度を、ずらした時間(遅れ時間)の関数として表現

【自己相関】

1つの信号波形に対して相関処理を行い、1つの信号波形中に
繰り返し(周期性)があるかどうか調べる
例) 基本周期(ピッチ周波数)の検出

【相互相関】

異なる2つの信号波形に対して相関処理を行い、2つの波形間の
類似度を調べる
例) 信号の到達時間差の検出

(2)

自己相関関数

連続系の自己相関関数

$$\phi_{xx}(\tau) = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} x(t)x(t + \tau)dt$$

T: 観測時間

離散系の自己相関関数

$$\phi_{xx}(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n)x(n+k) \quad n = 0, 1, 2, \dots, N-1$$

規格化した
自己相関関数

$$\rho(\tau) = \frac{\phi_{xx}(\tau)}{\phi_{xx}(0)} , -1 \leq \rho(\tau) \leq 1$$

(3)

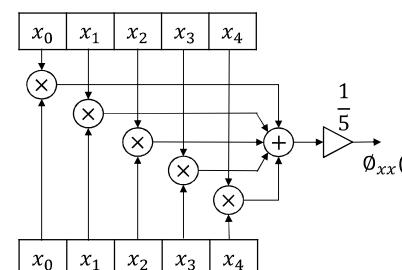
(補足)自己相関関数の計算例

$$\phi_{xx}(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n)x(n+k) \quad n = 0, 1, 2, \dots, N-1$$

(データ数5の例: N=5)

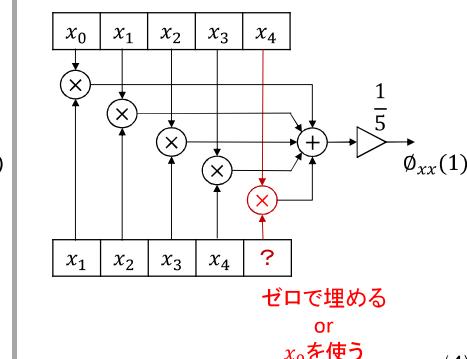
k = 0 の計算

$$\phi_{xx}(0) = \frac{1}{5} \sum_{n=0}^4 x(n)x(n)$$



k = 1 の計算

$$\phi_{xx}(1) = \frac{1}{5} \sum_{n=0}^4 x(n)x(n+1)$$



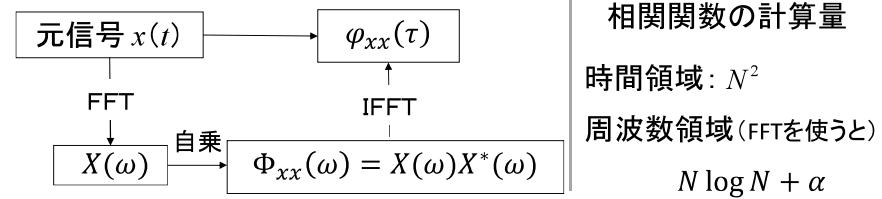
(4)

自己相関関数とスペクトル

$$\mathcal{F}[\varphi_{xx}(\tau)] = \int_{-\infty}^{\infty} \phi_{xx}(\tau) e^{-j\omega\tau} d\tau = \Phi_{xx}(\omega)$$

$$\mathcal{F}^{-1}[\Phi_{xx}(\omega)] = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \Phi_{xx}(\omega) e^{j\omega\tau} d\omega = \phi_{xx}(\tau)$$

自己相関関数とスペクトルの関係



FFTを使うと高速に実行できる可能性がある。ただし、DFTを使っているので
信号の繰り返し(周期性)を仮定した相関関数の計算になることに注意

(5)

[ウィナー・ヒンチンの定理の証明]

$$\begin{aligned}\mathcal{F}[\varphi_{xx}(\tau)] &= \int_{-\infty}^{\infty} \varphi_{xx}(\tau) e^{-j\omega\tau} d\tau \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \left\{ \int_{-\infty}^{\infty} x(t)x(t+\tau) dt \right\} e^{-j\omega\tau} d\tau \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} x(t) \left\{ \int_{-\infty}^{\infty} x(t+\tau) e^{-j\omega\tau} d\tau \right\} dt \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} x(t) \{X(\omega)e^{j\omega t}\} dt \\ &= X(\omega) \int_{-\infty}^{\infty} x(t) e^{j\omega t} dt = X(\omega)X(-\omega) \\ &= X(\omega)X^*(\omega) = |X(\omega)|^2 = \Phi_{xx}(\omega)\end{aligned}$$

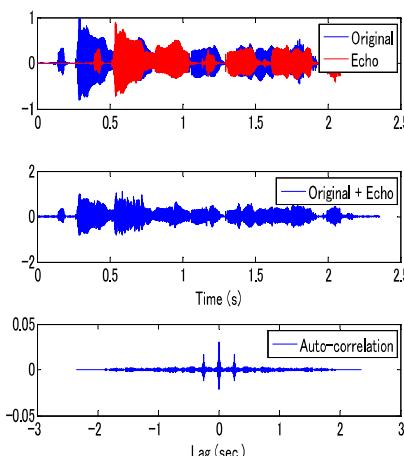


パワースペクトル

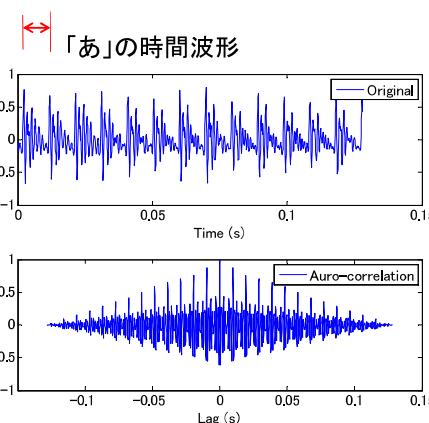
(6)

自己相関関数による処理例

エコーの検出



ピッチ検出



「echo-detection.m」は自己相関を利用したエコー成分の検出、
時間のある時にでも実行してみてください

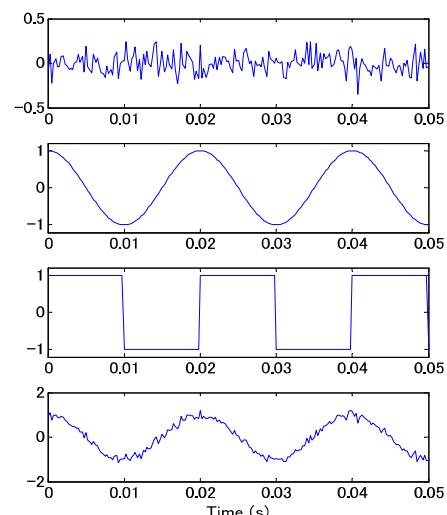
(7)

様々な信号の自己相関関数を調べてみる

サンプルプログラム
「autocorr.m」を用いて

- 1) ホワイトノイズ、
- 2) 正弦波、
- 3) 矩形波、
- 4) 正弦波+ホワイトノイズ

の自己相関を調べる。



(8)

相互相関関数

異なる2つの信号波形の類似度を測る

連続系の相互相関関数

$$\phi_{xy}(\tau) = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} x(t)y(t + \tau)dt \quad T: \text{観測時間}$$

離散系の相互相関関数

$$\phi_{xy}(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n)y(n+k)$$

(9)

クロススペクトル

$X(\omega)$: $x(t)$ のフーリエ変換

$Y(\omega)$: $y(t)$ のフーリエ変換

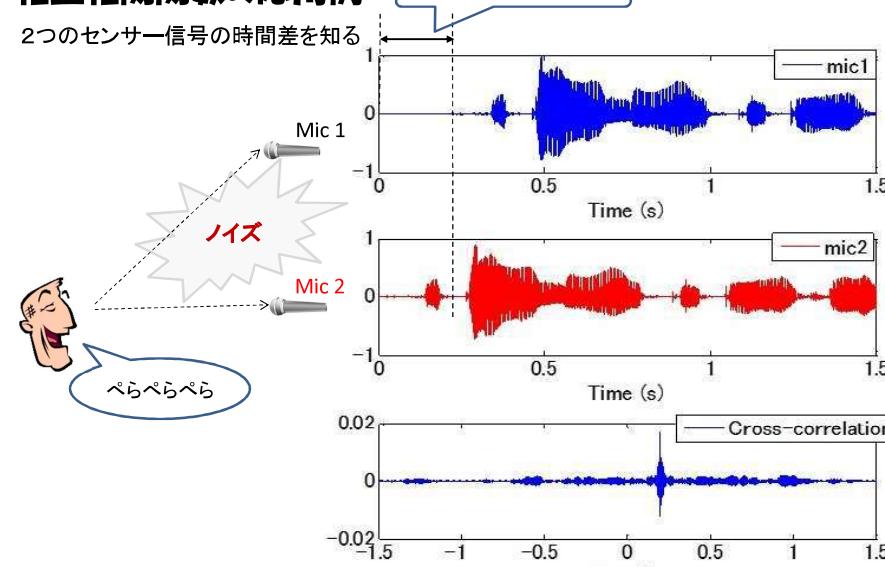
ウィナー・ヒンチンの定理と同様に変換処理すると、次式を得る

クロススペクトル:

$$\Phi_{xy}(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} \left\{ \int_{-\infty}^{\infty} x(t)y(t + \tau)dt \right\} e^{-j\omega\tau} d\tau \\ = X^*(\omega)Y(\omega)$$

(10)

相互相関関数の応用例



(11)

ノイズを含む信号の相関

$x(t)$ が $y(t)$ の一部とする。

ホワイトノイズを仮定

$$y(t) = x(t - \tau_1) + n(t)$$

$x(t)$ と $y(t)$ の相互相関関数:

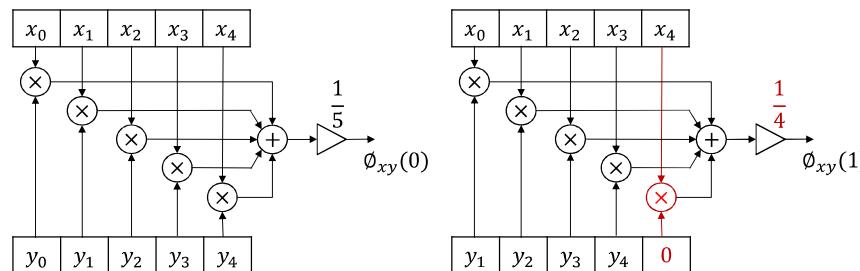
$$\phi_{yx}(\tau) = \phi_{xx}(\tau - \tau_1) + \phi_{nx}(\tau) = \phi_{xx}(\tau - \tau_1) \leq \phi(0)$$

最大になるのは、 $\tau = \tau_1$ のとき

サンプルプログラム「delay_detection.m」を用いて、
信号の時間差を検出してみる。
遅延時間(delay)やホワイトノイズ(w_noise1, w_noise2)の大きさを
変えて色々試してみよう。

(12)

自己相関・相互相関の実際の計算(1)



$$\phi_{xx}(k) = \frac{1}{N-|k|} \sum_{n=0}^{N-1} \{x(n) - \bar{x}\} \{x(n+k) - \bar{x}\}$$

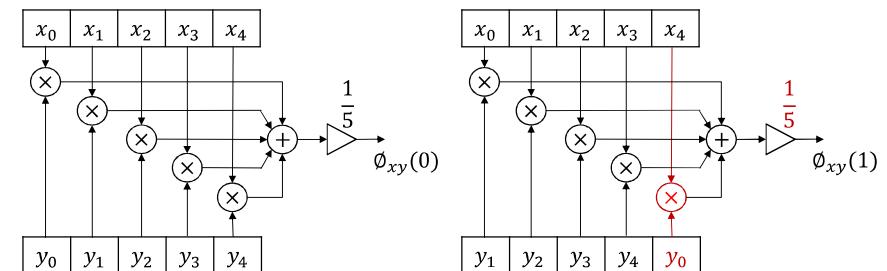
$$\phi_{xy}(k) = \frac{1}{N-|k|} \sum_{n=0}^{N-1} \{x(n) - \bar{x}\} \{y(n+k) - \bar{y}\}$$

足りないところを
ゼロで埋める

\bar{x} : $x(n)$ の平均
 \bar{y} : $y(n)$ の平均

(13)

自己相関・相互相関の実際の計算(2)



$$\phi_{xx}(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} \{x(n) - \bar{x}\} \{x(n+k) - \bar{x}\}$$

$$\phi_{xy}(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} \{x(n) - \bar{x}\} \{y(n+k) - \bar{y}\}$$

* FFTを用いた場合は
この計算方法に一致する

(14)

(補足)

MATLABの「xcorr」のヘルプを見てみると...

c = xcorr(x,y,'option') では、
相互相関の正規化オプションが指定されます。
'option' には、以下の文字列が設定できます。

'biased': 相互相関関数のバイアスのある推定
計算法(1)に相当

'unbiased': 相互相関関数のバイアスなしの推定
計算法(2)に相当

'coeff': 0 のラグでの自己相関が、完全に 1.0 になるように列を正規化します。

'none': スケーリングされていない生データの相互相関を使用 (既定)

(15)