

1. Considere um processo ruído branco  $x[n]$  estacionário de média nula e variância  $\sigma_x^2$  e a estimativa da sequência de autocorrelação dada por:

$$C_{xx}(m) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-|m|-1} x(n) \cdot x^*(n+m)$$

- a) Sabendo que quando  $N \gg |m|$  a variância deste estimador é dada por

$$\text{var}[C_{xx}(m)] \approx \frac{1}{N} \sum_{r=-\infty}^{+\infty} [\phi_{xx}^2(r) + \phi_{xx}(r-m) + \phi_{xx}(r+m)]$$

como o classifica relativamente à consistência? Justifique.

Um estimador é consistente se quer a sua polarização quer a sua variância tenderem para zero quando se vai tendo mais conhecimento sobre o processo ( $N \rightarrow +\infty$ ).

No caso concreto a variância é proporcional a  $\frac{1}{N}$  logo  $\lim_{N \rightarrow +\infty} \text{var}\{C_{xx}[m]\} = 0$ , o que significa que à medida que se vai aumentando o nº de dados a variância vai diminuindo. É preciso que se verifique o mesmo com a polarização para que o estimador  $C_{xx}[m]$  seja consistente.

$$B_{C_{xx}} = \phi_{xx}[m] - E\{C_{xx}[m]\}$$

$$E\{C_{xx}[m]\} = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-|m|-1} E\{x[n] \cdot x[n+m]\} = \frac{N-|m|}{N} \cdot \phi_{xx}[m]$$

$$B_{C_{xx}} = \phi_{xx}[m] - \frac{N-|m|}{N} \cdot \phi_{xx}[m] = \phi_{xx}[m] \cdot \left(1 - \frac{N-|m|}{N}\right) = \frac{|m|}{N} \cdot \phi_{xx}[m]$$

$$\lim_{N \rightarrow +\infty} B_{C_{xx}} = 0 \Rightarrow \text{O estimador } C_{xx}[m] \text{ é consistente.}$$

- b) Mostre que o valor médio do periodograma é a DTFT da sequência de autocorrelação passada por uma janela triangular, ou seja é dado por:

$$E\{I_N(\Omega)\} = \sum_{m=-(N-1)}^{N-1} \frac{N-|m|}{N} \phi_{xx}(m) e^{-j\Omega m}$$

O periodograma é a T.F da estimativa de autocorrelação ( $C_{xx}[m]$ ).

$$E\{I_N(\Omega)\} = ?$$

$$I_N(\Omega) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} C_{xx}[m] \cdot e^{-j\Omega m} \text{ (Definição de DTFT)}$$

$$E\{I_N(\Omega)\} = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} E\{C_{xx}[m]\} \cdot e^{-j\Omega m}$$

$$E\{C_{xx}[m]\} = \frac{N-|m|}{N} \cdot \phi_{xx}[m] \text{ (da alínea anterior)}$$

$$\text{Então } E\{I_N(\Omega)\} = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \frac{N-|m|}{N} \phi_{xx}[m] \cdot e^{-j\Omega m}$$

Nos métodos clássicos  $\phi_{xx}[m] = \phi_{xx}[-m]$  e  $\phi_{xx}[m] = 0$  sendo  $m > N-1$

$$\text{Então } E\{I_N(\Omega)\} = \sum_{n=-(N-1)}^{N-1} \frac{N-|m|}{N} \phi_{xx}[m] \cdot e^{-j\Omega m} \text{ (Como se quer demonstrar)}$$

- c) Mostre que o valor médio do periodograma está relacionado com a densidade espectral de potência por

$$E[I_N(\Omega)] = P_{xx}(\Omega) * \frac{1}{N} \left( \frac{\sin\left(\Omega \frac{N}{2}\right)}{\sin \frac{\Omega}{2}} \right)^2$$

A propriedade da convolução da T.F. diz que

$$x[n] \longleftrightarrow X(\Omega)$$

$$x[n].y[n] \longleftrightarrow X(\Omega) * Y(\Omega)$$

$$\text{Como } E\{I_N(\Omega)\} = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \frac{N-|m|}{N} \phi_{xx}[m] \cdot e^{-j\Omega m}$$

$\underbrace{\hspace{10em}}_{DTFT\{x[m].y[m]\}}$

Então pela propriedade da convolução:

$$E\{I_N(\Omega)\} = X(\Omega) * Y(\Omega) = P_{xx}[m] * \frac{1}{N} \left( \frac{\sin\left(\frac{N\Omega}{2}\right)}{\sin \frac{\Omega}{2}} \right)^2 \text{ ---> DTFT da janela triangular}$$

- d) Enuncie e justifique o método de Bartlett para a estimação da densidade espectral de potência. Mostre que este método diminui a resolução espectral. Proponha uma alteração ao método que não apresente esta desvantagem. Em sua opinião este aumento de resolução espectral é efetivo? Justifique.

O método de Bartlett surge da necessidade de diminuir a variância do periodograma.

De facto esperava-se que o periodograma, por ser a T.F. da estimativa ( $C_{xx}[m]$ ) da sequência de autocorrelação, fosse um estimador consistente por ser a T.F. por ser a T.F. de um estimador também ele consistente. Mas de facto não é isso que acontece e a variância do periodograma não desce com o aumento da amostra.

Sabe-se da estatística que a soma de K variáveis aleatórias independentes e idênticas distribuídas, gera uma variável aleatória cuja variância é  $(1/k) * (\text{a variância de cada uma das variáveis aleatórias somadas})$ . Por esta razão Bartlett sugeriu a média do periodograma como uma forma de diminuição da variância do periodograma. O método consiste então em dividir os dados(N) em K segmentos de M dados, fazer o periodograma de cada segmento e a média dos K periodogramas.

O método reduz a resolução espectral de  $K=N/M$ , uma vez que o periodograma de N pontos tem também N pontos na frequência, logo cada periodograma de M pontos terá  $M=N/K$  pontos na frequência. No entanto como o periodograma pode ser calculado via FFT por  $I_N(\Omega) = (|X(\Omega)|^2 / N)$ , podemos calcular uma FFT de N pontos para um sinal de M pontos mantendo assim a resolução espectral. Isto é conseguido juntando  $N - M$  zeros aos M pontos do sinal.

A inclusão de zeros não traz mais informação e por isso o aumento de resolução espectral por esta via não é efectiva, ou seja não melhora o conhecimento do sinal.

e) Considere a DFT de  $x[n]$ . Determine a variância de  $X(k)$ . Justifique.

$x[n]$  tem média nula e variância  $\sigma_x^2$

$\text{var}\{X(k)\} = E\{|X(k)|^2\} - E^2\{X(k)\}$  (por definição)

$$X(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x[n] e^{-\frac{jk2\pi n}{N}} \Rightarrow E\{X(k)\} = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} \underbrace{E\{x[n]\}}_{=0} e^{-j\Omega n} = 0$$

Então  $\text{var}\{X(k)\} = E\{|X(k)|^2\} = E\{X(k) \cdot X^*(k)\} =$

$$E\left\{\frac{1}{N} \sum_{n_1=0}^{N-1} x[n_1] e^{-\frac{jk_2\pi n_1}{N}} \cdot \frac{1}{N} \sum_{n_2=0}^{N-1} x[n_2] e^{-\frac{jk_2\pi n_2}{N}}\right\} = \frac{1}{N^2} \sum_{n_1} \sum_{n_2} \underbrace{E\{x[n_1]x[n_2]\}}_{\sigma_x^2 - \delta[n_1 - n_2]} e^{-\frac{jk_2\pi}{N}(n_1 - n_2)}$$

$$\text{var}\{X(k)\} = \frac{1}{N^2} \sum_{n=0}^{N-1} \sigma_x^2 e^{-\frac{jk_2\pi}{N} \underbrace{(n_1 - n_2)}_0} = \frac{\sigma_x^2}{N}$$

f) Com base no resultado da alínea anterior e na definição de PSD verifique que a potência obtida no domínio temporal coincide com a potência obtida no domínio espectral. Justifique.

Para um sinal de média nula, a sua potência será  $E\{x^2[n]\} = \sigma_x^2 + m_x^2 = \sigma_x^2$

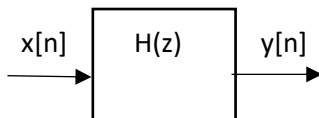
No domínio das frequências temos que a densidade espectral é  $|X(\Omega)|^2$ . A potência será a densidade espectral somada em todas as  $k$  componentes ou seja

$$P = \sum_k E\{|X(k)|^2\} = N \cdot \frac{\sigma_x^2}{N} = \sigma_x^2 \rightarrow \text{É igual ao calculado no domínio dos tempos}$$

g) Considere que o sinal  $x[n]$  é aplicado ao sistema LTI cuja Transformada- $z$  da resposta impulsional é dada por

$$H(z) = \frac{1}{1 - \sum_{k=1}^N a_k z^{-k}}$$

Determine a sequência de autocorrelação do sinal de saída. Justifique.



$$H(z) = \frac{Y(z)}{X(z)} = \frac{1}{1 - \sum_{K=1}^N a_K \cdot z^{-K}} \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow Y(z) \left[ 1 - \sum_{K=1}^N a_K \cdot z^{-K} \right] = X(z)$$

Aplicando a T.Z. inversa a ambos os membros da equação temos

$$y[n] = \sum_{k=1}^N a_k y[n-k] + \underbrace{x[n]}_{\text{ruído branco}}$$

ou seja,

$$y[n] = \sum_{k=1}^N a_k y[n-k]$$

$$y[n]y[n-m] = \sum_{k=1}^N a_k \underbrace{y[n-k] y[n-m]}_{n-m-(n-k) \Rightarrow k-m=m-k}$$

Logo,

$$\phi_{xx}[-m] = \phi_{xx}[m] = \sum_{k=1}^N a_k \phi_{yy}[m-k]$$

Causal

- h) Considere que dispõe de 4 amostras do sinal de saída do sistema apresentado na alínea anterior. Escreva um conjunto de equações que lhe permitam calcular os coeficientes  $a_k$  que minimizam o erro do preditor. Apresente uma expressão que lhe permita calcular esse erro. Justifique.

Com 4 amostras podemos calcular  $(4-1)*2+1=7$

$C_{xx}[-3], C_{xx}[-2], C_{xx}[-1], C_{xx}[0], C_{xx}[1], C_{xx}[2], C_{xx}[3]$

Usando a equação obtida na alínea anterior:

$$\phi_{yy}[m] = \sum_{k=1}^N a_k \phi_{yy}[m-k]$$

Podemos escrever um sistema de 3 equações a 3 incógnitas (equação Yulle-Walker)

$$\begin{bmatrix} \phi_{yy}[0] & \phi_{yy}[1] & \phi_{yy}[2] \\ \phi_{yy}[1] & \phi_{yy}[0] & \phi_{yy}[1] \\ \phi_{yy}[2] & \phi_{yy}[1] & \phi_{yy}[0] \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \phi_{yy}[1] \\ \phi_{yy}[2] \\ \phi_{yy}[3] \end{bmatrix}$$

Os  $a_k$ 's determinados pela solução deste sistema são os que minimizam o erro quadrático médio, ou seja:

$$MMSE = E\{(X_n - \hat{X}_n)^2\} = E\{(X_n - \hat{X}_n) \cdot (X_n - \hat{X}_n)\} =$$

$$= E\{(X_n - \hat{X}_n)\} - E\{\underbrace{(X_n)}_{\text{Dados}} - \underbrace{\hat{X}_n}_{\text{Erro}}\}$$

Como o erro é ortogonal aos dados então

$$\begin{aligned} MMSE &= E\{X_n X_n - X_n \hat{X}_n\} = E\{X_n X_n - X_n \cdot \sum_{k=1}^N a_k X_{n-k}\} = \\ &= E\{X_n^2\} - \sum_{k=1}^N a_k \phi_{xx}(k) = \phi_{xx}[0] - \sum_{k=1}^N a_k \phi_{xx}(k) \end{aligned}$$

2. Considere um sinal  $s[n]$  de média  $m_s$  e desvio padrão  $\sigma_s$  corrompido de modo aditivo por um sinal ruído branco  $e[n]$  de média  $m_e$  e desvio padrão  $\sigma_e$ .

a) Considere que  $s[n]$  é um sinal sinusoidal com fase aleatória e uniformemente distribuída em  $]0, 2\pi[$  ou seja  $s[n] = A \cos(w_0 n + \varphi)$ . Determine em que circunstâncias a sequência de autocorrelação do sinal observado é dada por:

$$\phi_{xx}[m] = \frac{A^2}{2} \cos w_0 m + \sigma_e^2 \delta[m] + m_e^2$$

$$s[n] \rightarrow m_s, \sigma_s^2$$

$$e[n] \rightarrow m_e, \sigma_e^2$$

$$x[n] = s[n] + e[n]$$

$$\begin{aligned} \phi_{xx}[m] &= E\{x[n]x[n+m]\} = E\{(s[n] + e[n])(s[n+m] + e[n+m])\} = \\ &= E\{s[n]s[n+m] + s[n]e[n+m] + e[n]s[n+m] + e[n]e[n+m]\} \end{aligned}$$

$$\phi_{xx}[m] = \phi_{ss}[m] + 2\phi_{se}[m] + \phi_{ee}[m]$$

Se  $s[n] = A \cos(w_0 n + \varphi)$  então  $m_s = 0$

$$\phi_{ss}[m] = \gamma_{ss}[m] = E\{s[n]s[n+m]\} = A^2 E\{\cos(w_0 n + \varphi) \cdot \cos(w_0(n+m) + \varphi)\}$$

CA:	$\cos(a+b) = \cos a \cdot \cos b - \sin a \cdot \sin b$ $\cos(a-b) = \cos a \cdot \cos b + \sin a \cdot \sin b$ $2\cos a \cdot \cos b = \cos(a+b) + \cos(a-b) \Rightarrow \cos a \cdot \cos b = \frac{\cos(a+b) + \cos(a-b)}{2}$
-----	--

$$\begin{aligned} \phi_{ss}[m] &= \frac{A^2}{2} E\{\cos(2w_0 n + w_0 m + 2\varphi) + \cos(w_0 m)\}^2 \\ &= \frac{A^2}{2} \cos(w_0 m) \end{aligned}$$

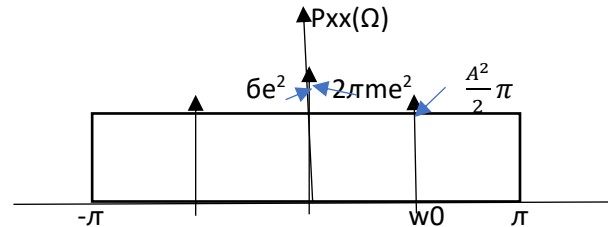
Substituindo vem,

$$\begin{aligned} \phi_{xx}[m] &= \frac{A^2}{2} \cos(w_0 m) + 2m_s \overset{0}{\nearrow} m_e + \sigma_e^2 \delta[m] + m_e^2 = \\ &= \frac{A^2}{2} \cos(w_0 m) + \sigma_e^2 \delta[m] + m_e^2 \rightarrow \text{Tal como se queria demonstrar} \end{aligned}$$

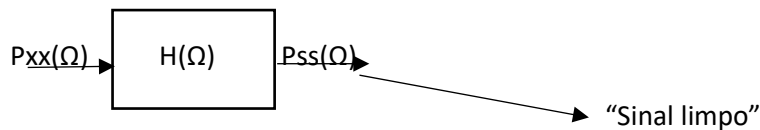
- b) Determine e esboce justificando, no contexto da alínea a) a densidade espectral de potência do processo  $x[n]$ .

$$P_{xx}(\Omega) = DTFT\{\phi_{xx}(m)\}$$

$$= \frac{A^2\pi}{2}(\delta(\Omega - w_0) + \delta(\Omega + w_0)) + \sigma_e^2 + 2\pi m_e^2\delta(\Omega)$$



- c) Considere estacionaridade na realização dos processos  $s[n]$  e  $e[n]$  e determine a DTFT do filtro de wiener que permite atenuar o ruído no sinal. Justifique. Determine ainda a resposta impulsional do filtro de wiener. Justifique.



$$H(\Omega) = \frac{P_{ss}(\Omega)}{P_{ss}(\Omega) + P_{ee}(\Omega)} = \frac{\sigma_s^2}{\sigma_s^2 + \sigma_e^2 + m_e^2}$$

Estacionaridade

$$h[m] = IDTFT \{ H(\Omega) \} = \frac{\sigma_s^2}{\sigma_s^2 + \sigma_e^2 + m_e^2} \cdot \delta[m]$$

- d) Estabeleça a equação de filtragem no domínio temporal para este filtro de wiener. Justifique. Diga com poderia numa situação prática estimar os parâmetros que fazem parte da equação do filtro (média e variância do sinal limpo  $s[n]$ ).

$$s[n] = m_x + (x[n] - m_x) * h[n] =$$

$$= m_x + (x[n] - m_x) \frac{\sigma_s^2}{\sigma_s^2 + \sigma_e^2 + m_e^2}$$

Como  $m_x = m_s + m_e$  e  $m_s = 0$  temos

$$s[n] = m_e + (x[n] - m_e) \frac{\sigma_s^2}{\sigma_s^2 + \sigma_e^2 + m_e^2}$$

É preciso estimar  $m_e$  e  $\sigma_s^2$

$\sigma_e^2$  e  $\sigma_s^2$  podem ser estimados no início do áudio quando ainda só há ruído.

$\sigma_s^2 = \sigma_x^2 - \sigma_e^2$  e pode ser estimado online pela variância do sinal observado ( $\sigma_x^2$ ) e  $\sigma_e^2$  estimado antes.