

# Elementos de Processamento de Sinais:

## Lista de Exercícios #1

Data de entrega: Quinta, 04 de Julho, 2019

*Prof. Sergio Lima Netto, Segundas e Quartas: 08:00–10:00*

Vinicius Mesquita de Pinho

## Questão 1

Primeiro, geramos uma senoide com frequência de  $f_c = 80$  Hz, amostrada com frequência  $f_s = 1$  kHz. A mesma pode ser vista na Figura 1.

O nosso sinal é então:

$$x(n) = \sin(\theta) = \sin(2\pi f_c n).$$

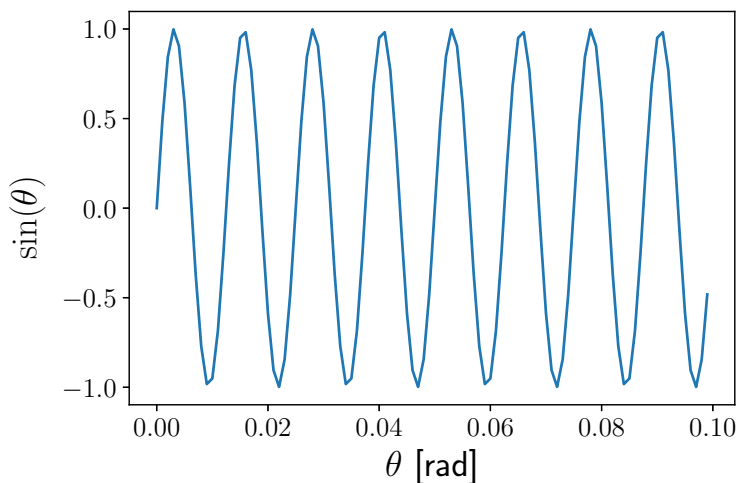


Figura 1: Seno em função do ângulo  $\theta$ , representado de 0 a 0.1 radianos.

O próximo passo foi gerar um ruído gaussiano. Como uma espécie de teste de sanidade, temos o histograma apresentado na Figura 2. A curva vermelha foi plotada a partir da equação da PDF da Gaussiana, e podemos verificar visualmente que os dados gerados em azul seguem a uma distribuição normal.

O ruído será representado por  $\zeta(n)$ .

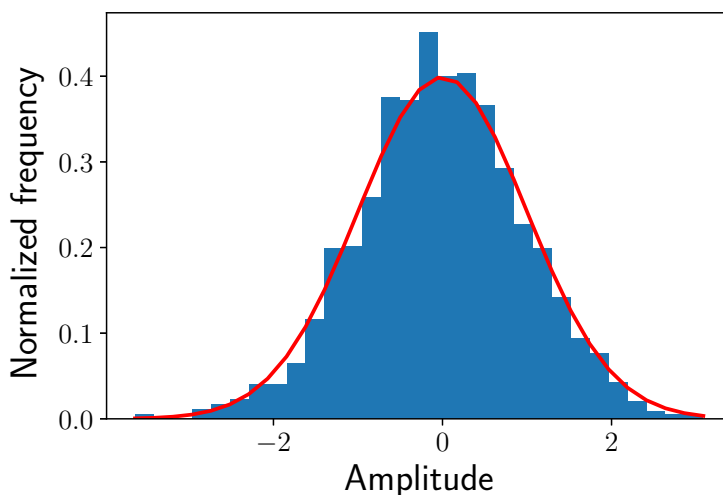


Figura 2: Histograma do ruído gaussiano gerado.

A Figura 3 é o resultado de  $x(n)$  da Figura 1 e do ruído representado no histograma da Figura 2. A operação pode ser escrita como:

$$y(n) = x(n) + \zeta(n).$$

Colocamos uma ganho  $k = 0.2$  para demonstrar o resultado da adição do ruído e ainda conseguirmos visualizar a senoide, dada a amplitude do ruído  $\zeta(k)$  como vista na Figura 2.

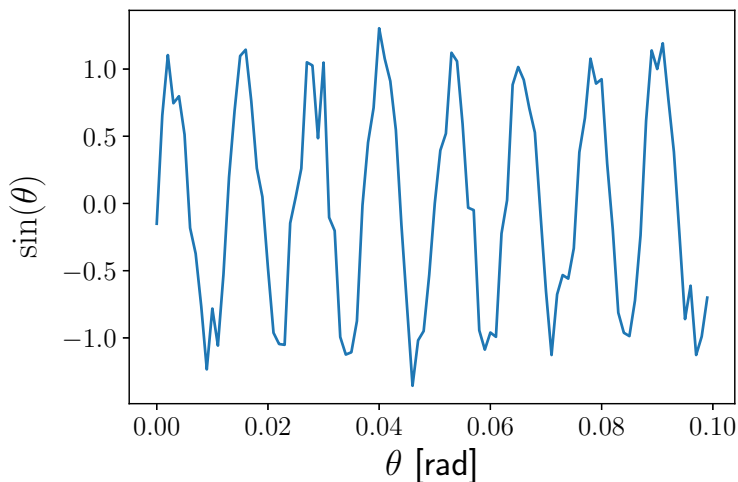


Figura 3: Função seno adicionada do ruído gaussiano. O ganho no ruído neste caso é de  $k = 0.2$ .

Sendo a DFT de  $y(n)$  expressa como:

$$Y(m) = \sum_{l=0}^{L-1} y(l)W_L^{li}, \text{ para } 0 \leq m \leq L-1, \quad (1)$$

na Figura 4 temos a parte positiva  $|Y(f)|$ , onde  $f$  é a frequência em Hz, que relaciona-se com  $m$  da equação (1) por  $f = f_s \frac{L-1}{L} m$ .

Para obtermos uma estimativa da frequência  $f_c$  da senoide  $x(n)$ , analisar de forma visual e verificar que em  $f = 80$  Hz encontra-se um pico de  $|Y(f)|$ . Para automatizarmos o processo, podemos construir um algoritmo

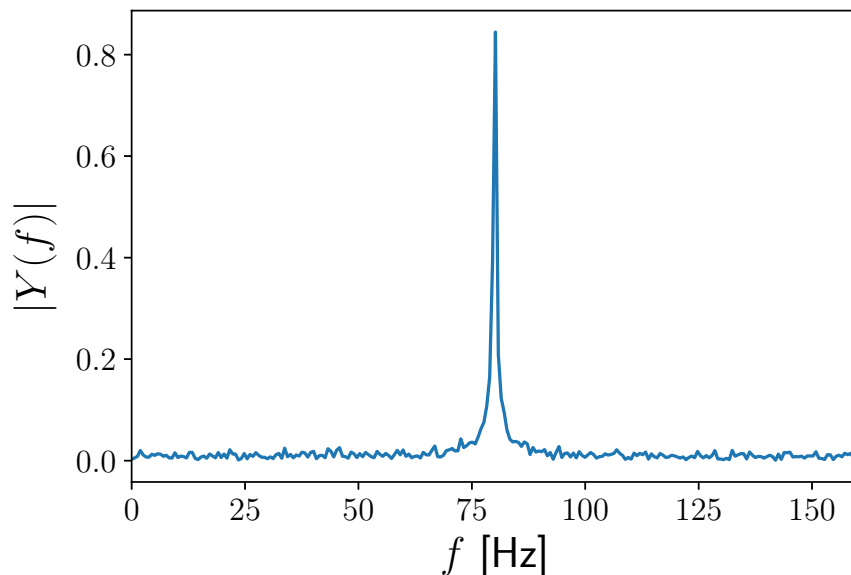


Figura 4: Módulo da DFT do sinal adicionado de ruído.

que identifique o máximo de  $|Y(f)|$  e nos retorne em qual  $f$  ele ocorre. Para o exemplo ilustrado, a resposta foi  $\hat{f}_c = 80.2$  Hz.

Porém este algoritmo nem sempre nos informará uma resposta correta. Quando o ganho  $k$  do ruído aumenta perdemos a referência do pico, como podemos ver na Figura 5. Portanto, a estimação da frequência por este meio não traz um resultado satisfatório quando o ruído tem uma amplitude tão grande quanto o pico do valor absoluto da DFT.

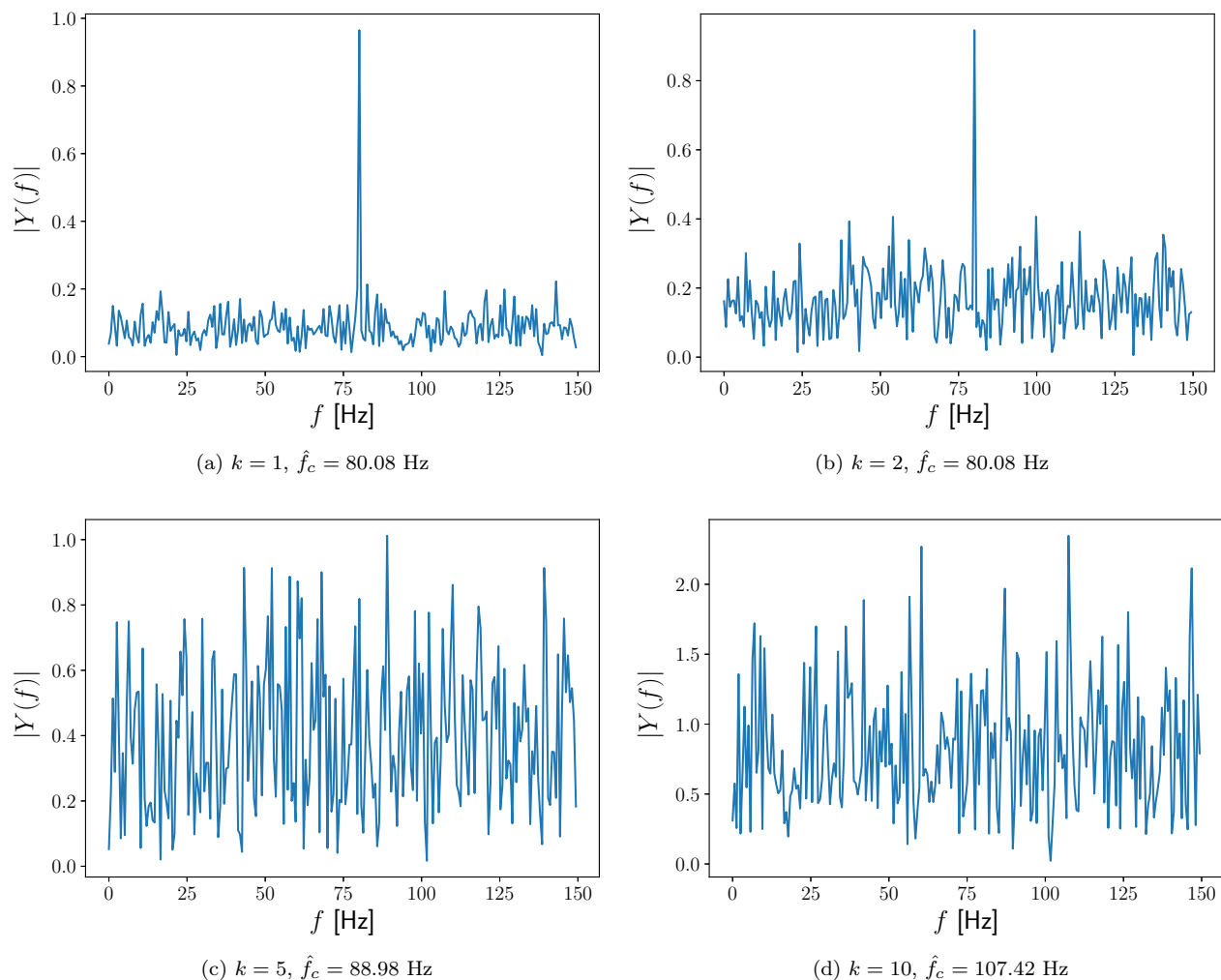


Figura 5: Efeito do aumento do ganho do ruído  $k$  na estimativa  $\hat{f}_c$  da frequência da senoide.

Para resolvermos este problema, podemos fazer um pré-processamento no sinal recebido, como por exemplo fazer um realce do sinal desejado com um filtro levando em conta a estatística do ruído e a correlação do mesmo com o sinal. Depois do realce do sinal, podemos assim estimar sua a frequência da portadora.

## Questão 2

Para este exercícios, vamos definir dois vetores:

$$\mathbf{x} = [1 \quad 2]^T \quad \mathbf{h} = [1 \quad 0]^T$$

O tamanho os dois é de  $L_x = L_h = 2$ . Portanto, é de se esperar que a convolução entre os dois sinais tenha um tamanho  $L_y = L_x + L_h - 1 = 3$ .

Usando a função do Numpy chamada `convolve`, o resultado que nos é apresentado é:

$$\mathbf{y} = \mathbf{x} * \mathbf{h} = [1 \quad 2 \quad 0]^T.$$

Portanto,  $L_y$  de fato é 3.

Podemos também fazer a conta escrevendo  $\mathbf{x}$  como uma matriz Toeplitz, que fica com a forma:

$$\mathbf{X} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$$

Ao fazermos  $\mathbf{y} = \mathbf{X}\mathbf{h}$  temos:

$$\mathbf{y} = \mathbf{X}\mathbf{h} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \mathbf{x} * \mathbf{h} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Também podemos fazer essas mesmas operações no domínio da frequência. Primeiro, vamos explorar o caso em que não fazemos o *zero-padding*. Também analisaremos o caso em que temos  $\mathbf{x}$  e  $\mathbf{h}$  tais que:

$$\mathbf{x} = [1 \quad 2]^T \quad \mathbf{h} = [1 \quad 0]^T$$

Usando a função `fftconvolve` do Scipy como um *sanity check*, o resultado é:

$$\mathbf{y}' = [1 \quad 2]^T.$$

Agora vamos fazer de outra forma. Vamos calcular a DFT de  $\mathbf{x}$  e de  $\mathbf{h}$ , multiplicá-los e calcular a IDFT do resultado.

Para ambos, a matriz de DFT é:

$$\mathbf{W}_2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}.$$

Então temos:

$$\mathbf{X}' = \mathbf{W}_2 \mathbf{x} = \begin{bmatrix} 3 \\ -1 \end{bmatrix}$$

e

$$\mathbf{H}' = \mathbf{W}_2 \mathbf{h} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

Portanto,

$$\mathbf{Y}' = \mathbf{X}' \odot \mathbf{H}' = \begin{bmatrix} 3 \\ -1 \end{bmatrix}.$$

Agora, para fazermos a IDFT, a matriz será:

$$\mathbf{W}_2^{-1} = \begin{bmatrix} 0.5 & 0.5 \\ 0.5 & -0.5 \end{bmatrix}.$$

Portanto:

$$\mathbf{y}' = \mathbf{W}_2^{-1} \mathbf{Y}' = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}.$$

Ok, este resultado não é esperado para a convolução linear. Para atingirmos o resultado esperado para convolução linear é necessário fazermos o *zero-padding*. Neste caso, como resultado da convolução linear tem que ter tamanho  $L_y = 3$ , os dois vetores vão ser acrescidos de 1 zero no final. Portanto, teremos:

$$\tilde{\mathbf{x}} = [1 \quad 2 \quad 0]^T \quad \tilde{\mathbf{h}} = [1 \quad 0 \quad 0]^T$$

Usando agora a função *fftconvolve* do Scipy, temos o resultado esperado:

$$\mathbf{y} = [1 \quad 2 \quad 0]^T.$$

Fazendo novamente o cálculo pela matriz de DFT. A matriz  $\mathbf{W}_3$  neste caso é:

$$\mathbf{W}_3 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -0.5 - j0.866 & -0.5 + j0.866 \\ 1 & -0.5 + j0.866 & -0.5 - j0.866 \end{bmatrix}$$

Então temos:

$$\tilde{\mathbf{X}} = \mathbf{W}_3 \tilde{\mathbf{x}} = \begin{bmatrix} 3 \\ -j1.732 \\ +j1.732 \end{bmatrix}$$

$$\tilde{\mathbf{H}} = \mathbf{W}_3 \tilde{\mathbf{h}} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

Portanto,

$$\tilde{\mathbf{Y}} = \tilde{\mathbf{X}} \odot \tilde{\mathbf{H}} = \begin{bmatrix} 3 \\ -j1.732 \\ +j1.732 \end{bmatrix}.$$

Agora, para fazermos a IDFT, a matriz será:

$$\mathbf{W}_3^{-1} = \begin{bmatrix} 1/3 & 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & -1/6 + j0.289 & -1/6 - j0.289 \\ 1/3 & -1/6 - j0.289 & -1/6 + j0.289 \end{bmatrix}$$

Portanto:

$$\mathbf{y} = \tilde{\mathbf{y}} = \mathbf{W}_3^{-1} \tilde{\mathbf{Y}} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix}.$$