# Universidade Federal de Campina Grande

# Programa de Pós-Graduação em Engenharia Elétrica

Estimação e Identificação de Sistemas - 21.2

Professores: Antonio Marcus Nogueira Lima, Dr.

Saulo Oliveira Dornellas Luiz, Dr.

Aluno: Arthur Dimitri Brito Oliveira

## Relatório de Atividade 6

## Introdução

O objetivo aqui é discutir métodos que buscam determinar as funções de transferência diretamente, sem selecionar um conjunto de modelos possíveis. Os métodos apresentados a seguir baseiam-se na hipótese que é possível injetar um impulso, ou degrau, na entrada do sistema, registrar a saída por meio de um osciloscópio. A partir da forma de onda obtida, será possível obter diretamente o modelo.

# Análise da resposta transiente e análise da correlação

## Análise da resposta ao impulso

Sendo um sistema descrito por:

$$y(t) = G_0(t)u(t) + v(t)$$

O sinal de teste pode ser descrito como um impulso:

$$u(t) = \begin{cases} \alpha, \ t = 0 \\ 0, \ t \neq 0 \end{cases}$$

A saída é expressa por:

$$y(t) = \alpha g_0(t) + v(t)$$

Caso o ruído seja insignificante, é possível determinar os coeficientes da resposta ao impulso no tempo por meio de uma estimativa:

$$\hat{g}(t) = \frac{y(t)}{\alpha}$$

A principal desvantagem desse método é que a maior parte dos processos físicos não permite a aplicação de impulsos com amplitude tal que o erro  $v(t)/\alpha$  torna-se insignificante comparado aos coeficientes de  $\hat{g}(t)$ . Esse tipo de entrada pode causar efeitos não-lineares que perturbariam o comportamento linear do modelo.

### Análise da resposta ao degrau

De forma análoga, ao aplicar um sinal de entrada na forma:

$$u(t) = \begin{cases} \alpha, \ t \ge 0 \\ 0, \ t < 0 \end{cases}$$

Obtem-se:

$$y(t) = \alpha \sum_{k=1}^{t} g_0(k) + v(t)$$

De modo que as estimativas de  $g_0(k)$  podem ser obtidas por:

$$\hat{g}(t) = \frac{y(t) - y(t-1)}{\alpha}$$

Baseado nos gráficos obtidos por meio da resposta ao degrau, é possível obter algumas informações básicas de controle do sistema, como atraso, ganho estático, etc.

## Análise de correlação

Dada a descrição do modelo dada por:

$$y(t) = \sum_{k=1}^{\infty} g_0(k)u(t-k) + v(t)$$

Sendo a entrada um sinal quasi-estacionário com:

$$\overline{E}u(t)u(t-\tau) = R_u(\tau)$$

De modo a descorrelacionar a entrada com o ruído na operação em malha aberta:

$$\bar{E}u(t)v(t-\tau)=0$$

A correlação cruzada entre o sinal de entrada e o sinal de saída pode ser expressa por:

$$\overline{E}y(t)u(t-\tau) = R_{yu}(\tau) = \sum_{k=1}^{\infty} g_0(k)R_u(k-\tau)$$

Caso a entrada escolhida seja um ruído branco, tem-se que:

$$R_u(\tau) = \alpha \delta_{\tau 0}$$

Assim, a resposta ao impulso é:

$$g_0(\tau) = \frac{R_{yu}(\tau)}{\alpha}$$

Desse modo, uma estimativa da resposta ao impulso é obtida ao variar  $\tau$ , encontrando diversas amostras de  $g_0(\tau)$ :

$$\widehat{R}_{yu}^{N}(\tau) = \frac{1}{N} \sum_{t=\tau}^{N} y(t) u(t-\tau)$$

Caso o sinal de entrada não possua correlação impulsiva, não sendo assim um ruído branco, devemos estimar:

$$\widehat{R}_u^N(\tau) = \frac{1}{N} \sum_{t=\tau}^N u(t) u(t-\tau)$$

E resolver a correlação cruzada que também não é mais impulsiva:

$$\widehat{R}^N_{yu}(\tau) = \sum_{k=1}^M \widehat{g}(k) \widehat{R}^N_u(k-\tau)$$

### Técnicas de resposta em frequência

Teste com sinal senoidal

Tendo uma entrada cossenoidal do tipo:

$$u(t) = \alpha \cos(\omega t), \quad t = 0, 1, 2, ...$$

A saída será dada por:

$$y(t) = \alpha |G_0(e^{j\omega})| \cos(\omega t + \varphi) + v(t)$$
$$\varphi = \arg G_0(e^{j\omega})$$

Essa propriedade dá algumas pistas para o cálculo de  $G_0(e^{j\omega})$ . Sabendo os dados do sinal de entrada, determina-se a amplitude e o deslocamento de fase do sinal cossenoidal de saída. Calcule uma estimativa  $\hat{G}_N(e^{j\omega})$  com essas informações. Isso deve ser rpetido para uma gama de frequências dentro da banda de interesse.

#### Análise de frequência pelo método de correlação

Agora utiliza-se uma modulação da seguinte forma:

$$I_C(N) = \frac{1}{N} \sum_{t=1}^{N} y(t) \cos \omega t$$

$$I_S(N) = \frac{1}{N} \sum_{t=1}^{N} y(t) \sin \omega t$$

Substituindo a equação do sinal de saída nas expressões anteriore:

$$I_C(N) = \frac{1}{N} \sum_{t=1}^{N} \alpha |G_0(e^{j\omega})| \cos(\omega t + \varphi) \cos(\omega t) + \frac{1}{N} \sum_{t=1}^{N} v(t) \cos(\omega t)$$

$$I_{C}(N) = \frac{\alpha}{2} |G_{0}(e^{j\omega})| \cos \varphi + \alpha |G_{0}(e^{j\omega})| \frac{1}{2} \frac{1}{N} \sum_{t=1}^{N} \cos(2\omega t + \varphi) + \frac{1}{N} \sum_{t=1}^{N} v(t) \cos(\omega t)$$

$$I_{S}(N) = -\frac{\alpha}{2} \left| G_{0}(e^{j\omega}) \right| \sin \varphi + \alpha \left| G_{0}(e^{j\omega}) \right| \frac{1}{2} \frac{1}{N} \sum_{t=1}^{N} \sin(2\omega t + \varphi) + \frac{1}{N} \sum_{t=1}^{N} v(t) \sin(\omega t)$$

O segundo termo de ambas as equações tende a zero à medida em que Ntende ao infinito, bem como o terceiro termo, que tem um decaímento na sua variância se  $\sum_{0}^{\infty} \tau |R_{\nu}(\tau)| < \infty$ . Então, a partir de  $I_{C}(N)$  e  $I_{S}(N)$ , tem-se as amplitudes e fases da resposta em frequência:

$$|\widehat{G}_N(e^{j\omega})| = rac{\sqrt{I_c^2(N) + I_s^2(N)}}{lpha^2/2}$$

$$\hat{\varphi}_N = \arg \hat{G}_N(e^{j\omega}) = -\arctan \frac{I_s(N)}{I_c(N)}$$

Este teste provê o valor na frequência  $\omega$  do sinal de excitação.

#### A relação com a análise de Fourier

A partir da representação do sinal de saída por meio da DFT:

$$Y_N(\omega) = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{t=1}^{N} y(t) e^{-j\omega t}$$

Por meio da relação de Euler  $e^{-j\omega}=\cos(\omega)-j\sin(\omega)$ , tem-se que os sinais  $I_c(N)$  e  $I_s(N)$  podem ser escritos como:

$$I_c(N) - jI_s(N) = \frac{1}{\sqrt{N}}Y_N(\omega)$$

$$U_N(\omega) = \frac{\sqrt{N} \, \alpha}{2}$$

Reescrevendo a equação do módulo da função de transferência, tem-se:

$$\widehat{G}_N(e^{i\omega}) = \frac{\sqrt{N} Y_N(\omega)}{N\alpha/2} = \frac{Y_N(\omega)}{U_N(\omega)}$$

#### Análise de Fourier

#### Estimação empírica da função de transferência

A expressão anterior corresponde à análise de frequência com uma única senoide de frequência  $\omega$  injetada como entrada. Esse tipo de aproximação é errático quando houver termos de ruído, o que implica em DFTs

ruídosas. Diante diso, define-se  $\hat{G}_N(e^{j\omega})$  como uma estimativa grosseira da função de transferência. Apesar da facilidade do cálculo da expressão associada, a interpretação da curva pode ser problemática devido ao ruído.

### Propriedades da EEFT

Assumindo que o sistema tem forma  $y(t) = G_0(q)u(t) + v(t)$ , introduz-se:

$$V_N(\omega) = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{t=1}^{N} v(t) e^{-j\omega t}$$

A expressão a seguir revela o  $G_0$  que deseja-se encontrar, mas existem o resíduo pelo truncamento  $R_N$  e termo de ruído  $V_N$ :

$$\hat{\tilde{G}}_N(e^{j\omega}) = G_0(e^{j\omega}) + \frac{R_N(\omega)}{U_N(\omega)} + \frac{V_N(\omega)}{U_N(\omega)}$$

Assumindo que v(t) tem média nula,  $E(V_N(\omega)) = 0$ , ao tomar a esperança da expressão anterior, tem-se:

$$E \widehat{\widehat{G}}_N(e^{j\omega}) = G_0(e^{j\omega}) + \frac{R_N(\omega)}{U_N(\omega)}$$

O valor médio será função da excitação imposta ao sistema. A princípio, seria possível manipular o sinal de entrada de modo a zerar a parcela  $\frac{R_N(\omega)}{U_N(\omega)}$ .

Analisando como a variância do ruído afeta a estimativa, tem-se que:

$$EV_N(\omega)V_N(-\xi) = \begin{cases} \Phi_v(\omega) + \rho_2(N), & se \ \xi = \omega \\ \rho_2(N), & se \ |\xi - \omega| = \frac{k2\pi}{N} \end{cases}$$

Com  $|\rho_2(N)| \le 2C/N$ . Assim, o modelo a ser estimado tem um  $G_0(q)$ , e deseja-se analisar as propriedades da estimativa utilizando a EEFT. Quanto à média e à variância, pode-se controlar as polarizações  $|\rho_1(N)| \le \frac{C_1}{\sqrt{N}}$  e  $|\rho_2(N)| \le \frac{C_2}{N}$ . O erro em torno da função de transferência  $G_0$  pode ser manipulado, mediante o projeto de sinais específicos, de modo que os erros da média e da variância sejam mínimos. As constantes podem ser

 $C_1 = \left(2\sum_{i=1}^{\infty} |kg_0(k)|\right) \cdot \max|u(t)|$ 

$$C_2 = C_1^2 + \sum_{k=-\infty}^{\infty} \left| \tau R_{\nu}(\tau) \right|$$

calculadas por:

Antecipando as conclusões a partir das demonstrações, ao utilizar a DFT para EEFT, no caso de sinais de entrada periódicos, a estimativa tende a melhoras nas frequências que estão presentes na entrada. No entanto, quando o sinal não é periódico, a variância não decai com N, mas mantém-se igual à relação sinal-ruído nas frequências correspondentes. Em qualquer um dos casos, se houver a contaminação com ruído dos sinais, as estimativas tendem a ser grosseiras para a maioria dos casos.

### Análise Espectral

#### Suavizando a EEFT

Suponha que existe uma função suave  $G_0(e^{j\omega})$ , e que a distância  $\frac{2\pi}{N}$  é pequena quando comparada à mudança de  $G_0(e^{j\omega})$ , ou seja, há muitas raias espectrais, o valor ao redor dele pode ser considerado constante  $2\pi k/N \approx \omega$ . Assim os valores de  $\hat{G}_N(e^{2\pi i k/N})$  são estimativas descorrelacionados da mesma frequência  $G_0$ . Considera-se então que, em torno da frequência  $\omega$ , existem dois indicadores  $k_1$  e  $k_2$  que cercam a frequência central  $\omega$ . O objetivo é correlacionar as estimativas para melhorar a estimativa de  $\omega$ . A estimativa normalizada, é ponderada em termos da estimativa grosseira. Há maior peso atribuido, na ponderação, às frequências que têm melhor relação sinal-ruído.  $\hat{G}_N$ , portanto, explora a correlação que melhora a estimativa inicial para a frequência central:

$$\alpha_k = \frac{|U_N(2\pi k/N)|^2}{\Phi_v(2\pi k/N)}$$

$$\widehat{G}_N(e^{j\omega}) = rac{\displaystyle\sum_{k=k_1}^{k_2} lpha_k \widehat{\widehat{G}}_N(e^{2\pi i k/N})}{\displaystyle\sum_{k=k_1}^{k_2} lpha_k}$$

A ideia agora é tornar o N grande de tal forma que essa ponderação se torna refinada com passo infinitesimal. Assim,  $k_1$  e  $k_2$  tornam-se  $\omega_0 - \Delta_\omega$  e  $\omega_0 + \Delta_\omega$  e tem-se a aproximação de  $\hat{G}_N$  como sendo:

$$\widehat{G}_{N}(e^{j\omega}) = \frac{\int_{\omega_{0}-\Delta_{\omega}}^{\omega_{0}+\Delta_{\omega}} \alpha(\xi) \widehat{G}_{N}(e^{i\xi}) d\xi}{\int_{\omega_{0}-\Delta_{\omega}}^{\omega_{0}+\Delta_{\omega}} \alpha(\xi) d\xi}$$

$$\alpha(\xi) = \frac{|U_N(\xi)|}{\Phi_{\nu}(\xi)}$$

Para mitigar os efeitos de borda ao trabalhar com uma quantidade finita de dados, utiliza-se uma janela de ponderação para melhorar a estimativa, utiliza-se a função de ponderação  $W_{\gamma}$  como sendo um degrau:

$$\widehat{G}_N(e^{j\omega}) = \frac{\displaystyle\int_{-\pi}^{\pi} W_{\gamma}(\xi - \omega_0) \alpha(\xi) \widehat{\widehat{G}}_N(e^{j\xi}) d\xi}{\displaystyle\int_{-\pi}^{\pi} W_{\gamma}(\xi - \omega_0) \alpha(\xi) d\xi}$$

No caso, pode-se utilizar funções de ponderação mais complexas. Ao fazer aparecer explicitamente o espectro do sinal de entrada, tem-se: