

# Übung 7 - Frequenzantworten

## 1 Frequenzantworten von MIMO-Systemen

Wird ein SISO System mit einem harmonischen Signal

$$u(t) = \cos(\omega \cdot t) \cdot h(t) \quad (1.1)$$

angeregt, ist die entsprechende Antwort nach grösser Zeit wiederum durch eine harmonische Funktion gegeben, die die gleiche Frequenz  $\omega$  aufweist:

$$y_\infty(t) = |P(j \cdot \omega)| \cdot \cos(\omega \cdot t + \angle P(j \cdot \omega)). \quad (1.2)$$

Jetzt wollen wir die Theorie zu MIMO Systemen erweitern. Unter der Annahme  $p = m$ , d.h. gleich viele Input wie Output, kann man schreiben

$$u(t) = \begin{bmatrix} \mu_1 \cdot \cos(\omega \cdot t + \varphi_1) \\ \vdots \\ \mu_m \cdot \cos(\omega \cdot t + \varphi_m) \end{bmatrix} \cdot h(t) \quad \text{und} \quad y_\infty(t) = \begin{bmatrix} \nu_1 \cdot \cos(\omega \cdot t + \psi_1) \\ \vdots \\ \nu_m \cdot \cos(\omega \cdot t + \psi_m) \end{bmatrix} \quad (1.3)$$

Mit der Laplace Transformation bekommt man

$$U(s) = e^{\Phi \cdot s / \omega} \cdot \mu \cdot \frac{s}{s^2 + \omega^2} \quad \text{und} \quad Y(s) = e^{\Psi \cdot s / \omega} \cdot \nu \cdot \frac{s}{s^2 + \omega^2} \quad (1.4)$$

wobei

$$\begin{aligned} \Phi &= \text{diag}(\phi_1, \dots, \phi_m) \in \mathbb{R}^{m \times m}, & \mu &= [\mu_1 \quad \dots \quad \mu_m]^\top, \\ \Psi &= \text{diag}(\psi_1, \dots, \psi_m) \in \mathbb{R}^{m \times m}, & \nu &= [\nu_1 \quad \dots \quad \nu_m]^\top. \end{aligned}$$

Mit

$$Y(s) = P(s) \cdot U(s) \quad (1.5)$$

folgt

$$e^{j \cdot \Psi} \cdot \nu = P(j \cdot \omega) \cdot e^{j \cdot \Phi} \cdot \mu. \quad (1.6)$$

Die Norm  $\|\cdot\|$  der Matrix  $P(j \cdot \omega)$  ist deshalb<sup>1</sup>

$$\|P(j \cdot \omega)\| = \max_{e^{j \cdot \Phi} \cdot \mu \neq 0} \frac{\|e^{j \cdot \Psi} \cdot \nu\|}{\|e^{j \cdot \Phi} \cdot \mu\|} = \max_{\|e^{j \cdot \Phi} \cdot \mu\|=1} \|e^{j \cdot \Psi} \cdot \nu\|, \quad (1.7)$$

Mit

$$\|e^{j \cdot \Psi} \cdot \nu\| = \|\nu\| \quad \text{und} \quad \|e^{j \cdot \Phi} \cdot \mu\| = \|\mu\| \quad (1.8)$$

wird Gleichung (1.7) zu

$$\|P(j \cdot \omega)\| = \max_{\mu \neq 0} \frac{\|\nu\|}{\|\mu\|} = \max_{\|\mu\|=1} \|\nu\|, \quad (1.9)$$

Aus der Übung 5 wissen wir, dass

$$\sigma_{\min}(P(j \cdot \omega)) \leq \|\nu\| \leq \sigma_{\max}(P(j \cdot \omega)), \quad (1.10)$$

<sup>1</sup>Die induzierte Norm  $\|M\|$  einer Matrix einer linearer Abbildung  $y = M \cdot u$  ist

$$\|M\| = \max_{u \neq 0} \frac{\|y\|}{\|u\|} = \max_{\|u\|=1} \|y\|.$$

das für den Fall  $\|u\| \neq 1$  wird

$$\sigma_{\min}(P(j \cdot \omega)) \leq \frac{\|\nu\|}{\|\mu\|} \leq \sigma_{\max}(P(j \cdot \omega)), \quad (1.11)$$

wobei  $\sigma_i$  die Singularwerte der Matrix  $P(j \cdot \omega)$  sind (oder Eigenwerte von  $P^* \cdot P$ ).

Es ist wichtig zu erkennen, dass Gleichungen (1.10) und (1.11) nur “worst case” sind, d.h. man hat keine allgemeine Gleichung  $\nu = f(\mu)$ . Zusätzlich kann man über den Phasenverlauf keine einfachen und kohärente Aussage gemacht werden.

### 1.1 Maximale und minimale Verstärkung

Gegeben die Singularwertzerlegung  $P(j \cdot \omega) = U \cdot \Sigma \cdot V^*$  bei einer bestimmten Frequenz  $\omega$  wird die maximale/minimale Verstärkung durch Anregung in Richtung Spaltenvektoren von  $U$ . Die Antwort des Systems wird dann in Richtung  $V$  sein.

**Beispiel.** Betrachte ein System mit  $m = 2$  Input und  $p = 3$  Output. Gegeben ist die Singularwertzerlegung. Gegeben ist die Singularwertzerlegung bei  $\omega = 5$  rad/s:

$$\begin{aligned} \Sigma &= \begin{bmatrix} 0.4167 & 0 \\ 0 & 0.2631 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \\ V &= \begin{bmatrix} 0.2908 & 0.9568 \\ 0.9443 - 0.1542 \cdot j & -0.2870 + 0.0469 \cdot j \end{bmatrix}, \\ U &= \begin{bmatrix} -0.0496 - 0.1680 \cdot j & 0.1767 - 0.6831 \cdot j & -0.6621 - 0.1820 \cdot j \\ 0.0146 - 0.9159 \cdot j & -0.1059 + 0.3510 \cdot j & -0.1624 + 0.0122 \cdot j \\ 0.0349 - 0.3593 \cdot j & 0.1360 - 0.5910 \cdot j & 0.6782 + 0.2048 \cdot j \end{bmatrix}. \end{aligned} \quad (1.12)$$

Für den Singularwert  $\sigma_{\max} = 0.4167$  sind die “Eigenvektoren”  $V(:, 1)$  und  $U(:, 1)$ :

$$V_1 = \begin{bmatrix} 0.2908 \\ 0.9443 - 0.1542 \cdot j \end{bmatrix}, \quad |V_1| = \begin{bmatrix} 0.2908 \\ 0.9568 \end{bmatrix}, \quad \angle(V_1) = \begin{bmatrix} 0 \\ -0.1618 \end{bmatrix}, \quad (1.13)$$

$$U_1 = \begin{bmatrix} -0.0496 - 0.1680 \cdot j \\ 0.0146 - 0.9159 \cdot j \\ 0.0349 - 0.3593 \cdot j \end{bmatrix}, \quad |U_1| = \begin{bmatrix} 0.1752 \\ 0.9160 \\ 0.3609 \end{bmatrix}, \quad \angle(U_1) = \begin{bmatrix} -1.8581 \\ -1.5548 \\ -1.4741 \end{bmatrix}. \quad (1.14)$$

Die maximale Verstärkung erreicht man also mit

$$u(t) = \begin{bmatrix} 0.2908 \cdot \cos(5 \cdot t) \\ 0.9568 \cdot \cos(5 \cdot t - 0.1618) \end{bmatrix}. \quad (1.15)$$

Die entsprechende Antwort des Systems ist also

$$y(t) = \sigma_{\max} \cdot \begin{bmatrix} 0.1752 \cdot \cos(5 \cdot t - 1.8581) \\ 0.9160 \cdot \cos(5 \cdot t - 1.5548) \\ 0.3609 \cdot \cos(5 \cdot t - 1.4741) \end{bmatrix} = 0.4167 \cdot \begin{bmatrix} 0.1752 \cdot \cos(5 \cdot t - 1.8581) \\ 0.9160 \cdot \cos(5 \cdot t - 1.5548) \\ 0.3609 \cdot \cos(5 \cdot t - 1.4741) \end{bmatrix}. \quad (1.16)$$

Da die drei Signale  $y_1(t)$ ,  $y_2(t)$  und  $y_3(t)$  nicht in Phase sind, wird die maximale Verstärkung nie erreicht. Man kann zeigen, dass

$$\max_t \|y(t)\| \approx 0.4160 < 0.4167 = \sigma_{\max}. \quad (1.17)$$

Der Grund dieser Abweichung steht in der Phasenverschiebung zwischen  $y_1(t)$ ,  $y_2(t)$  und  $y_3(t)$ . Die gleiche Analyse kann man auch für den kleinsten Singularwert  $\sigma_{\min}$  machen.

## 1.2 Robustheit und Störungsunterdrückung

Definiere die Matrix Norm  $\|\cdot\|_\infty$  als

$$\|G(s)\|_\infty = \max_{\omega} (\max_i (\sigma_i(G(i \cdot \omega))). \quad (1.18)$$

	SISO	MIMO
Robustheit	$\mu = \min_{\omega} ( 1 + L(j \cdot \omega) )$	$\mu = \min_{\omega} (\sigma_{\min}(\mathbb{I} + L(j \cdot \omega)))$
Rauschenverstärkung	$\ S\ _\infty = \max_{\omega} ( S(j \cdot \omega) )$	$\ S\ _\infty = \max_{\omega} (\sigma_{\max}(S(j \cdot \omega)))$

## 1.3 Tipps für die Serie - Aufgabe 2

Einige hilfreiche Matlab-Befehle:

- Betrag eines Vektors  $\mathbf{x}$ : `sqrt(sum(x.^ 2));`
- $\mathbf{y}$ :  $i$ -te Spalte einer Matrix  $\mathbf{A}$ : `y=A(:,i);`
- $\mathbf{y}$ :  $i$ -te Zeile einer Matrix  $\mathbf{A}$ : `y=A(i,:);`