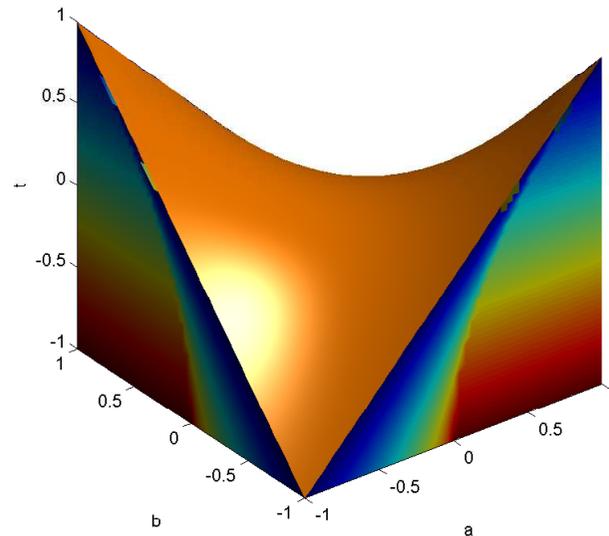


# Analyse et synthèse robustes des systèmes linéaires

## Cours 2

### Norme de systèmes et analyse fréquentielle multivariable



**Motivation** : afin d'évaluer à l'aide d'un nombre unique une mesure globale de la "taille" d'un vecteur, d'une matrice, d'un signal ou d'un système

## ▼ Définition 1 *norme*

Une norme est une fonction  $\|\cdot\|$  définie sur un espace vectoriel  $E$ ,  $\|e\| : E \rightarrow \mathbb{R}^+$  vérifiant les propriétés axiomatiques :

- 1-  $\forall e \in E : \|e\| \geq 0$
- 2-  $\|e\| = 0 \Leftrightarrow e = 0$
- 3-  $\forall \alpha \in \mathbb{R}, \forall e \in E, \|\alpha e\| = |\alpha| \cdot \|e\|$
- 4-  $\forall e_1, e_2 \in E, \|e_1 + e_2\| \leq \|e_1\| + \|e_2\|$

**Nota** : vecteur, matrice (norme spatiale, dimension finie) signal temporel, système linéaire (norme temporelle, dimension infinie)

$$\|e\|_p = \begin{cases} \left( \sum_{i=1}^n |e_i|^p \right)^{1/p} & \text{pour } 1 \leq p < \infty \\ \max_{1 \leq i \leq n} |e_i| & \text{pour } p = \infty \end{cases}$$

Exemple :  $e = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -3 \end{bmatrix}'$

$$\|e\|_1 = 4 \text{ (taxi cab norm)}$$

$$\|e\|_2 = \sqrt{10} \text{ (norme Euclidienne)}$$

$$\|e\|_\infty = 3$$

>> `norm(e, p)`

▼ **Définition 2** : *condition de consistance*

$\|A\|$  est une norme matricielle si elle vérifie en plus des propriétés élémentaires la propriété de sous-multiplicativité :

$$\|AB\| \leq \|A\| \cdot \|B\|$$

Exemples :  $A = \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 0 & 6 \end{bmatrix}$

$$\|A\|_{\text{sum}} = \sum_{i,j} |a_{ij}| = 9 \quad \|A\|_F = \sqrt{\sum_{i,j} |a_{ij}|^2} = \sqrt{\text{trace}(A^H A)} = \sqrt{41}$$

$$\|A\|_{\text{max}} = \max_{i,j} |a_{ij}| = 6 \quad \text{norme généralisée}$$

$$\text{c.e. } A = B = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \quad \|A \cdot B\|_{\text{max}} = 2 > \|A\|_{\text{max}} \cdot \|B\|_{\text{max}} = 1$$

## ▼ Définition 3 : *norme induite*

$$\|A\|_{ip} = \max_{e \neq 0} \frac{\|Ae\|_p}{\|e\|_p} = \max_{\|e\|_p \leq 1} \|Ae\|_p = \max_{\|e\|_p = 1} \|Ae\|_p$$

Exemples : >>  $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{1} & -\mathbf{2} \\ \mathbf{0} & \mathbf{6} \end{bmatrix}$ ;  $\text{norm}(\mathbf{A}, \mathbf{p})$

$$\|A\|_{i1} = \max_j \left( \sum_i |a_{ij}| \right) = 8$$

$$\|A\|_{i\infty} = \max_i \left( \sum_j |a_{ij}| \right) = 6$$

$$\|A\|_{i2} = \bar{\sigma}(A) = \sqrt{\max_i |\lambda_i(A^H A)|} = 6.3326 \quad \text{val. singulière max. ou norme spectrale}$$

Nota :  $\sup_{e \neq 0} \frac{\|Ae\|_p}{\|e\|_p} = \max_{e \neq 0} \frac{\|Ae\|_p}{\|e\|_p} = \max_{\|e\|_p = 1} \|Ae\|_p$  car  $\{x : \|x\|_p \leq 1\}$  est compact

et  $\|\bullet\|_p$  est continue,  $\max_{e \neq 0} \frac{\|Ae\|_p}{\|e\|_p} = \max_{\|f\|_p = 1, \lambda \neq 0} \frac{\|A\lambda f\|_p}{\|\lambda f\|_p} = \max_{\|f\|_p = 1} \|Af\|_p$

## ▼ Définition 4 : Décomposition en valeurs singulières

$A \in \mathbb{C}^{l \times m}$  peut être factorisée à l'aide d'une *décomposition en valeurs singulières* :

$$A = U \Sigma V^H \quad U \in \mathbb{C}^{l \times l} \quad U^H = U^{-1} \quad V \in \mathbb{C}^{m \times m} \quad V^H = V^{-1}$$

$\Sigma$  est formée par une matrice diagonale des *valeurs singulières*  $\sigma_i$  dans l'ordre décroissant

-  $l \geq m$  :

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_q) \\ \mathbf{0}_{l-m \times m} \end{bmatrix} \quad \sigma_i(A) = \sqrt{\lambda_i(AA^H)} = \sqrt{\lambda_i(A^H A)}$$

-  $l \leq m$  :

$$\Sigma = \left[ \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_q) \mid \mathbf{0}_{l \times m-l} \right]$$

avec  $\bar{\sigma} = \sigma_1 \geq \dots \geq \sigma_q = \underline{\sigma} > 0$  et  $\min(l, m) \geq \text{rang}(A) = q$ ,

```
>>A=[-1 0 2;1 0 -2;0 1 -1;0 0 1];[U,S,V] = SVD(A)
```

U =

-0.6485	0.2324	-0.1594	0.7071
0.6485	-0.2324	0.1594	0.7071
0.2941	0.9398	0.1739	0
-0.2690	-0.0932	0.9586	0.0000

S =

3.4259	0	0
0	1.0536	0
0	0	0.3918
0	0	0

V =

0.3786	-0.4412	0.8137
0.0858	0.8920	0.4437
-0.9216	-0.0982	0.3756

Un signal  $f(t)$  est une fonction du temps, continue par morceaux,  
 $f : [0, +\infty) \rightarrow \mathbb{R}^n$

1- **Norme 1** ( $\mathcal{L}_1[0, +\infty)$ ) : 
$$\|f(t)\|_1 = \int_0^\infty \sum_{i=1}^n |f_i(t)| dt = \sum_{i=1}^n \|f_i(t)\|_1$$

Interprétation : représente la consommation d'une ressource

2- **Norme 2** ( $\mathcal{L}_2[0, +\infty)$ ) : 
$$\|f(t)\|_2^2 = \int_0^\infty \sum_{i=1}^n f_i(t)^2 dt = \sum_{i=1}^n \|f_i(t)\|_2^2$$

Interprétation : son carré représente l'énergie du signal

3- **Norme  $\infty$**  ( $\mathcal{L}_\infty[0, +\infty)$ ) : 
$$\|f(t)\|_\infty = \sup_t \left[ \max_{1 \leq i \leq n} |f_i(t)| \right] = \max_{1 \leq i \leq n} \|f_i\|_\infty$$

Interprétation : pire des cas

$$f(t) = 1 - e^{-t} \quad t \geq 0 \quad \|f(t)\|_\infty = 1$$

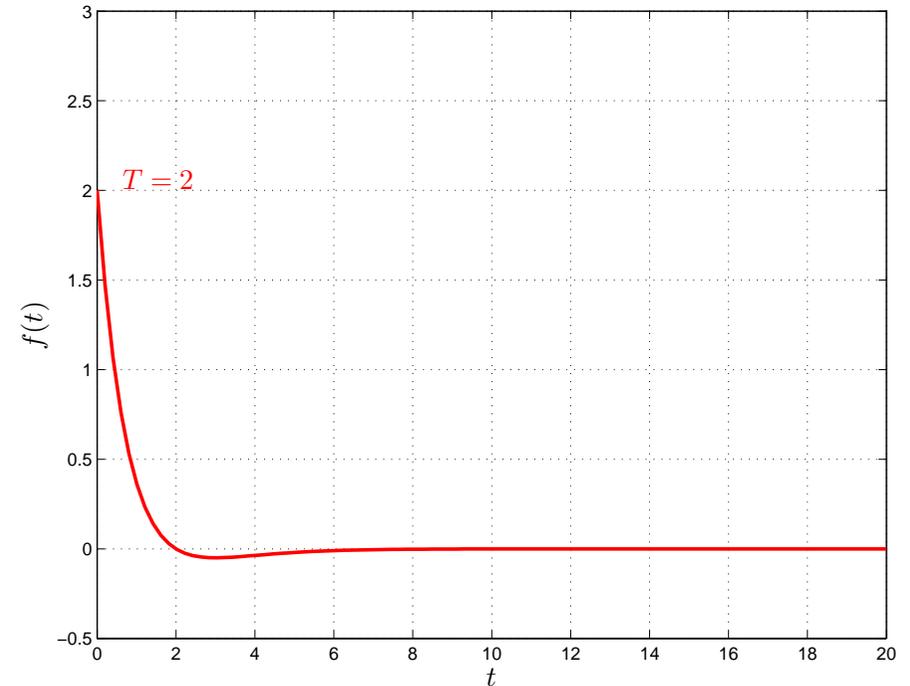
Soit le signal  $f(t) = (T - t)e^{-t}$ ,

$T > \text{Lambert } W(1/e)$

La fonction de Lambert :

$$W = h^{-1}$$

$h : x \rightarrow xe^x$  sur  $[-1/e, +\infty[$



$$- \|f(t)\|_1 = 2e^{-T} + T - 1$$

$$- \|f(t)\|_2 = \frac{T^2}{2} + \frac{1}{4} - \frac{T}{2}$$

$$- \|f(t)\|_\infty = T$$

$\mathcal{H}_2$  : espace de **Hardy** des fonctions  $\hat{f}(s)$ ,  $s \in \mathbb{C} \rightarrow \mathbb{C}^{n \times m}$  analytiques dans  $\text{Re}(s) > 0$

$$\|\hat{f}\|_2 = \left( \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} \text{trace} \left[ \hat{f}^H(j\omega) \hat{f}(j\omega) \right] d\omega \right)^{1/2} < \infty$$

□ **Théorème 1** : *Paley-Wiener*

$$\begin{aligned} \mathcal{L}_2[0, +\infty) &\xrightarrow{\mathcal{L}} \mathcal{H}_2 \\ f(t) &\longrightarrow \hat{f}(s) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t) e^{-st} dt \end{aligned}$$

□ **Théorème 2** : *Parseval*

$$\|f\|_2 = \|\hat{f}\|_2$$

$\mathcal{RH}_2$  : sous-ensemble des fonctions rationnelles strictement propres et stables

Exemples :

$$\frac{s+1}{(s+2)(s+3)} \in \mathcal{RH}_2 \quad \frac{s+1}{(s+2)(s-3)} \notin \mathcal{RH}_2 \quad \frac{(s-1)}{(s+1)} \notin \mathcal{RH}_2$$

$\mathcal{H}_\infty$  : espace de **Hardy** des fonctions  $\hat{f}(s)$ ,  $s \in \mathbb{C} \rightarrow \mathbb{C}^{n \times m}$  analytiques dans  $\text{Re}(s) > 0$

$$\|\hat{f}\|_\infty = \sup_{\text{Re}(s) > 0} \bar{\sigma}(\hat{f}(s)) = \sup_{\omega \in \mathbb{R}} \bar{\sigma}(\hat{f}(j\omega)) < \infty$$

**Nota** :  $\mathcal{H}_\infty$  est un espace de Banach et n'est pas un espace de Hilbert. On ne peut définir de notion de produit scalaire

$\mathcal{RH}_\infty$  : sous-ensemble des fonctions rationnelles propres et stables

Exemple :

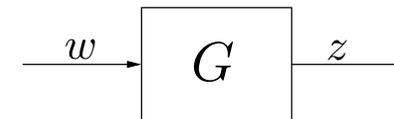
$$\frac{s+1}{(s+2)(s-3)} \notin \mathcal{RH}_\infty \qquad \frac{(s-1)}{(s+1)} \in \mathcal{RH}_\infty$$

$$\begin{bmatrix} s/(s+3) \\ 1/(s-1) \end{bmatrix} \notin \mathcal{RH}_\infty \qquad \begin{bmatrix} 1 & (s-1)/(s+1) & 1/(s+2) \end{bmatrix} \in \mathcal{RH}_\infty$$

**Motivation** : Afin d'évaluer la performance d'un système, étant donnée l'information sur les signaux d'entrée  $w(t)$ , quelle grandeur peut prendre le vecteur de sortie  $z(t)$  ?

Quels sont les signaux d'entrée  $w$  considérés ? et qu'entend-on par taille ?

Quelques ensembles de signaux :



- $w(t)$  est constitué d'**impulsions**  $\delta(t)$
- $w(t) = \sin(\omega t)$  pour  $\omega$  fixée
- $w(t)$  est d'**énergie finie**  $\|w(t)\|_2 \leq 1$
- $w(t)$  est **borné en amplitude**  $\|w(t)\|_\infty \leq 1$
- $w(t)$  est un **bruit blanc** de moyenne nulle

La **taille** d'un signal (système) est précisée par l'utilisation de **normes** des signaux (systèmes)

Soit  $G(s) = \mathcal{L}(g(t))$  fonction de transfert stable, **strictement propre**, causale :

Monovariante :

$$\|G\|_2 = \left( \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} |G(j\omega)|^2 d\omega \right)^{1/2} \quad \|G\|_2 = \|g\|_2 = \left( \int_{-\infty}^{+\infty} |g(t)|^2 dt \right)^{1/2}$$

Multivariable :

$$\|G\|_2^2 = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} \text{trace} [G^H(j\omega)G(j\omega)] d\omega \quad \|G\|_2 = \left( \int_0^{\infty} \text{trace} [g'(t)g(t)] dt \right)^{1/2}$$

Interprétations :

- L'énergie du signal de sortie en réponse à un bruit blanc gaussien de moyenne nulle et de variance 1
- La norme  $\mathcal{L}_2$  de la réponse impulsionnelle du système à une entrée impulsionnelle sur chaque entrée

**□ Lemme 1 :**

La norme  $\mathcal{H}_2$  d'un système stable est finie ssi il est strictement propre et n'a pas de pôles sur l'axe imaginaire

$$G(s) \simeq \left[ \begin{array}{c|c} A & B \\ \hline C & \mathbf{0} \end{array} \right] \quad \text{Equations de Lyapunov :} \quad \begin{aligned} AW_c + W_c A' + BB' &= \mathbf{0} \\ A'W_o + W_o A + C'C &= \mathbf{0} \end{aligned}$$

$$W_c = \int_0^{\infty} e^{At} BB' e^{A't} dt \quad \text{grammien de commandabilité}$$

$$W_o = \int_0^{\infty} e^{A't} C' C e^{At} dt \quad \text{grammien d'observabilité}$$

$$\|G\|_2^2 = \text{trace}[CW_c C'] = \text{trace}[B'W_o B]$$

```
>> A=[-1 2 0;0 -2 1;0 0 -3];B=[0 1;1 0; 1 1];C=[1 0 -1];D=[0 0];  
>> sys=ss(A,B,C,D);  
>> h2=norm(sys,2)  
h2 =  
    0.9129
```

---

```
>> A=[-1 2 0;0 -2 1;0 0 -3];B=[0 1;1 0; 1 1];C=[1 0 -1];  
>> Wc=lyap(A,B*B')  
Wc =  
    1.2667    0.3833    0.3833  
    0.3833    0.3833    0.2667  
    0.3833    0.2667    0.3333  
>> h2=sqrt(trace(C*Wc*C'))  
h2 =  
    0.9129
```

Soit  $G(s) = \mathcal{L}(g(t))$  fonction de transfert stable, propre, causale :

Monovariante :

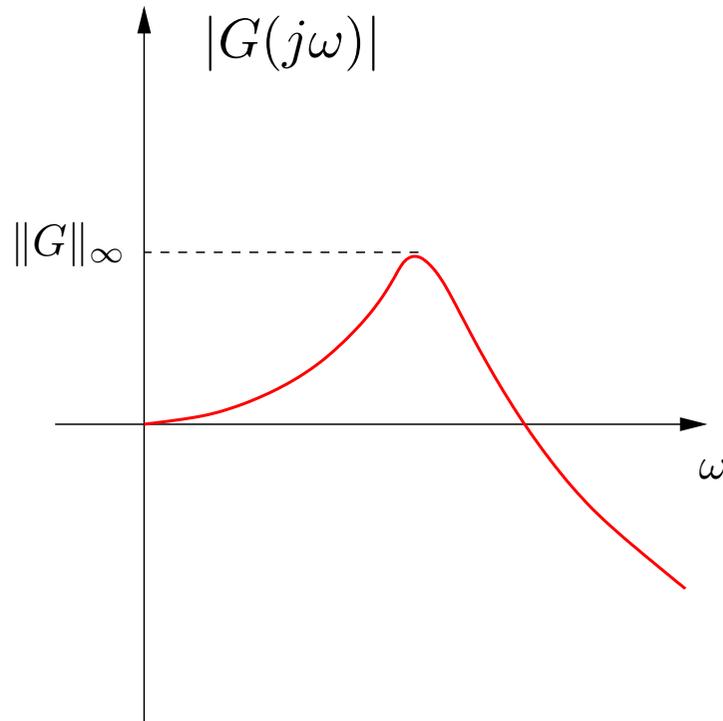
$$\|G\|_\infty = \sup_{\omega} |G(j\omega)| \quad \|G\|_\infty = \sup_{w(t) \neq 0} \frac{\|z(t)\|_2}{\|w(t)\|_2}$$

Multivariable :

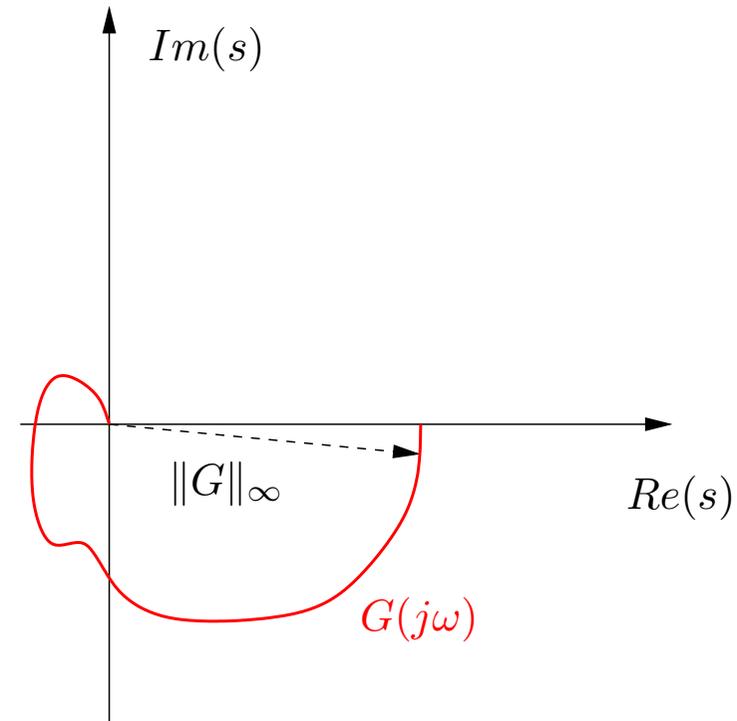
$$\|G\|_\infty = \sup_{\omega} \bar{\sigma}(G(j\omega)) \quad \|G\|_\infty = \sup_{w(t) \neq 0} \frac{\|z(t)\|_2}{\|w(t)\|_2}$$

Interprétations :

- La valeur maximale de l'amplitude dans Bode ou la distance de l'origine au point le plus éloigné du lieu de transfert dans Nyquist (monovariante)
- La norme induite  $\mathcal{L}_2$



*Plan de Bode*



*Plan de Nyquist*

$$\text{Soit } G(s) \simeq \left[ \begin{array}{c|c} A & B \\ \hline C & D \end{array} \right], \quad R(\gamma) = D'D - \gamma^2 \mathbf{1}$$

□ **Lemme 2** :

*La norme  $\mathcal{H}_\infty$  d'un système stable est finie ssi il n'a pas de pôles sur l'axe imaginaire*

La matrice Hamiltonienne :

$$H_\gamma = \begin{bmatrix} A - BR^{-1}(\gamma)D'C & -BR^{-1}(\gamma)B' \\ -C'(\mathbf{1} - DR^{-1}(\gamma)D')C & -A' + C'DR^{-1}(\gamma)B' \end{bmatrix}$$

□ **Théorème 3** :

*Pour  $\gamma > \bar{\sigma}(D)$ ,  $\|G\|_\infty < \gamma$  ssi  $H_\gamma$  n'a pas de valeurs propres sur l'axe imaginaire*

$$\Lambda(H_\gamma) \cap \mathbb{C}^0 = \emptyset$$

$\gamma$ -itérations :

- On choisit  $[\gamma_{min}, \gamma_{max}]$  tel que

$$\gamma_{min} > \bar{\sigma}(D)$$

- Pour  $\gamma = 1/2(\gamma_{min} + \gamma_{max})$ , on forme  $H_\gamma$  et on calcule ses valeurs propres.

- Si les valeurs propres ne sont pas sur l'axe imaginaire :

On **diminue**  $\gamma$  en choisissant un nouvel intervalle  $[\gamma_{min}, \gamma]$

- Si les valeurs propres sont sur l'axe imaginaire :

On **augmente**  $\gamma$  en choisissant un nouvel intervalle  $[\gamma, \gamma_{max}]$

- On répète ce processus jusqu'à obtenir une approximation de

$$\gamma_\infty = \|G\|_\infty$$

Soit

$$G(s) = \frac{1}{s + a} \quad a > 0$$

Une réalisation minimale d'état est donnée par :

$$\dot{x} = -ax + u$$

$$y = x$$

Les équations de Lyapunov sont :

$$-2aW_c + 1 = 0 \quad -2aW_o + 1 = 0$$

d'où les grammiens et la norme  $\mathcal{H}_2$  :

$$W_c = W_o = \frac{1}{2a}$$

$$\|G\|_2 = \frac{1}{\sqrt{2a}}$$

La matrice Hamiltonnienne :

$$H_\gamma = \begin{bmatrix} -a & \gamma^{-2} \\ -1 & a \end{bmatrix}$$

Le polynôme caractéristique :

$$P(\lambda) = \lambda^2 + (1/\gamma^2 - a^2)$$

Les valeurs propres :

$$\gamma > \frac{1}{a} \quad \lambda = \pm \sqrt{a^2 - 1/\gamma^2} \quad \gamma < \frac{1}{a} \quad \lambda = \pm j \sqrt{1/\gamma^2 - a^2}$$

La norme  $\mathcal{H}_\infty$  :

$$\|G\|_\infty = \frac{1}{a}$$

```
>> A=[-1 0 -2;0 -1 1;0 0 -4];B=[0;0;1];C=[1 1 0];D=2;
```

```
>> sys=ss(A,B,C,D);
```

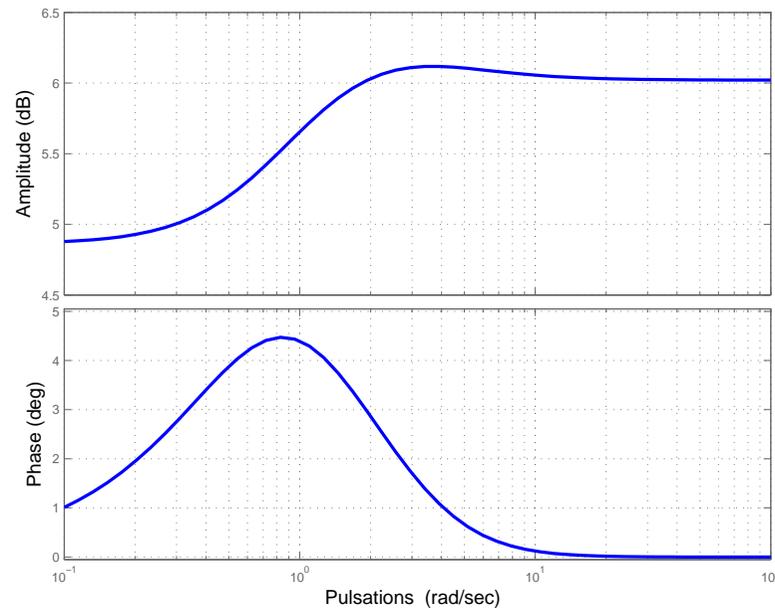
```
>> [hinf,fpeak]=norm(sys,inf,1e-4)
```

```
hinf =
```

```
2.0225
```

```
fpeak =
```

```
3.9441
```



Soit le modèle entrée-sortie multivariable  $y = G(s)e$  où  $y \in \mathbb{R}^r$  et  $e \in \mathbb{R}^m$ .

- On applique une sinusoïde  $e_j(t) = e_{j0} \sin(\omega t + \alpha_j)$  sur l'entrée  $j$  alors  
 $y_i(t) = y_{i0} \sin(\omega t + \beta_i)$

$$\frac{y_{i0}}{e_{j0}} = |g_{ij}(j\omega)| \quad \beta_i - \alpha_j = \arg [g_{ij}(j\omega)]$$

- On applique simultanément sur chaque entrée des signaux sinusoïdaux de même fréquence  $\omega$  + principe de superposition

$$y_i(\omega) = \sum_{j=1}^m g_{ij}(j\omega) e_j(\omega) \quad y(\omega) = G(j\omega) e(\omega)$$

Nota :  $e_j(\omega) = e_{0j} e^{j\alpha_j}$

- Gain des systèmes SISO :

$$\frac{|y(\omega)|}{|e(\omega)|} = \frac{|G(j\omega)e(\omega)|}{|e(\omega)|} = f(\omega) = |G(j\omega)|$$

- Gain des systèmes MIMO :

$$\frac{\|y(\omega)\|_2}{\|e(\omega)\|_2} = \frac{\|G(j\omega)e(\omega)\|_2}{\|e(\omega)\|_2} = f(\omega, e)$$

## Nota :

- $f(\omega)$  est indépendante de  $\|e(\omega)\|$  mais dépend de **la direction d'entrée  $e$**
- La notion de **phase** pour les systèmes multivariables est complexe à définir et ne sera pas abordée dans ce cours

Exemple :  $G = \begin{bmatrix} 3 & 2 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$

$$e_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

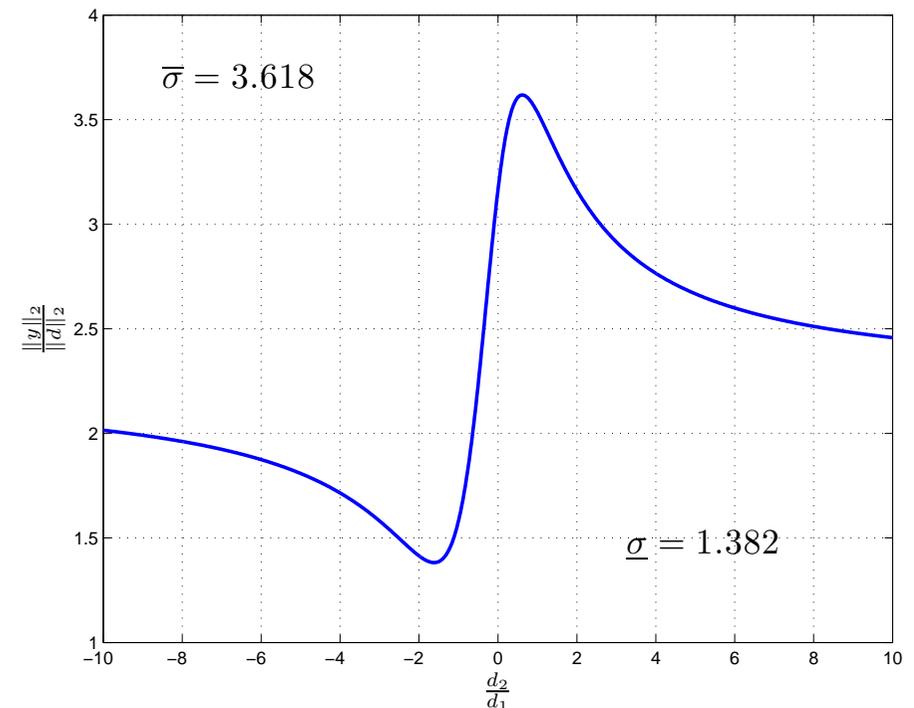
$$\|y_1\|_2 = \sqrt{10}$$

$$e_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\|y_2\|_2 = \sqrt{5}$$

$$e_3 = \begin{bmatrix} 0.707 \\ -0.707 \end{bmatrix}$$

$$\|y_3\|_2 = 1.5811$$



**▼ Définition 5 :**

- La valeur maximale du gain quand l'entrée varie est *la valeur singulière maximale* de  $G$  :

$$\max_{d \neq 0} \frac{\|Gd\|_2}{\|d\|_2} = \max_{\|d\|_2=1} \|Gd\|_2 = \bar{\sigma}(G)$$

- La valeur minimale du gain quand l'entrée varie est *la valeur singulière minimale* de  $G$  :

$$\min_{d \neq 0} \frac{\|Gd\|_2}{\|d\|_2} = \min_{\|d\|_2=1} \|Gd\|_2 = \underline{\sigma}(G)$$

**Nota :** le gain est indépendant de l'amplitude d'entrée

Soit  $G(j\omega) \in \mathbb{C}^{r \times m}$  une matrice de réponse fréquentielle telle que sa SVD pour  $\omega$  fixée est

$$G(j\omega) = U(\omega)\Sigma(\omega)V^H(\omega) \quad \Sigma(\omega) = \begin{bmatrix} \bar{\sigma}(\omega) & & & \\ & \ddots & & \\ & & \underline{\sigma}(\omega) & \\ & \mathbf{0} & & \mathbf{0} \end{bmatrix}$$

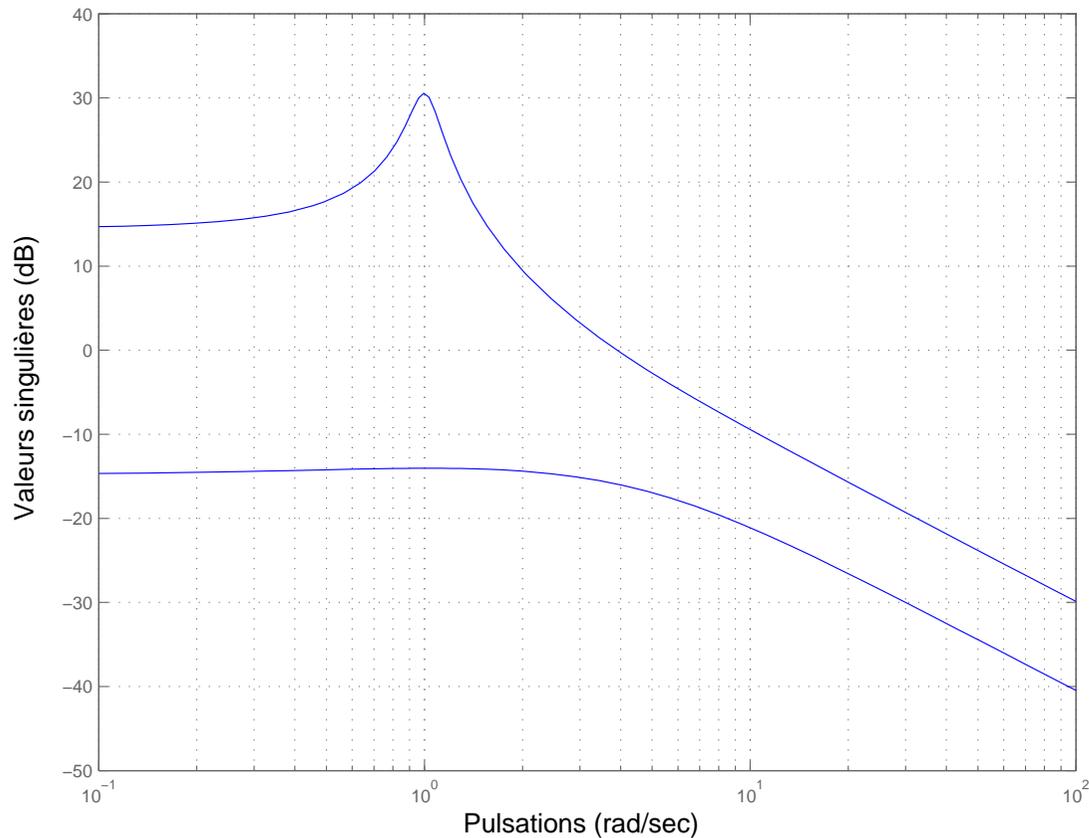
▼ **Définition 6 :**

Les valeurs singulières sont appelées *valeurs principales* ou *gains principaux*. De plus, on définit *les directions d'entrée*  $v_j$  et de *sortie*  $u_i$  :

$$V = [v_i]_{i=1, \dots, m} \quad U = [u_j]_{j=1, \dots, r} \quad G(j\omega)V = U\Sigma(\omega) \quad Gv_i = \sigma_i u_i \quad \sigma_i = \|Gv_i\|_2$$

**Nota :** la  $i$ ème valeur singulière donne le gain dans la direction  $i$ .

Exemple : modèle deux entrées - deux sorties



≫  $A = [-0.1 + j \ 1 \ -1 ; 0 \ -0.1 - j \ 2 ; 0 \ 0 \ -6] ;$

≫  $B = [0 \ 1 ; 1 \ 0 ; 1 \ 1] ;$

≫  $C = [3 \ 1 \ 0 ; -1 \ 0 \ 1] ;$

≫  $D = [0 \ 0 ; 0 \ 0] ;$

≫  $\text{sys} = \text{ss}(A, B, C, D) ;$

≫  $\text{sigma}(\text{sys}, 0.1, 100)$