

# Inversion d'opérateurs diffusifs et application à certains problèmes dynamiques

C. Casenave<sup>1</sup>, G. Montseny<sup>1</sup>

<sup>1</sup>Laboratoire d'Analyse et d'Architecture des Systèmes,  
LAAS -CNRS, Toulouse

*Workshop MOCOSY*  
*26 et 27 Mars 2009*

## Sommaire

Représentation Diffusive

Inversion  $\gamma$ -symbolique

Identification de modèle

## Plan

Représentation Diffusive  
Principe  
Cadre topologique  
Approximations numériques

Inversion  $\gamma$ -symbolique

Identification de modèle

## Représentation Diffusive Principe (1)

### Opérateur intégral

$$(\mathcal{H}u)(t) = \int_{\mathbb{R}} h(t-s)u(s)ds$$

*Difficulté propre aux opérateurs intégraux* : complexité a priori excessive  
(du point de vue numérique particulièrement)

⇒ **nécessité d'une nouvelle formulation de  $\mathcal{H}$**

$$\begin{aligned}(\mathcal{H}u)(t) &= (\mathcal{H}u^t)(t) \text{ où } u^t(s) := \mathbf{1}_{[0,+\infty[}(s)u(t-s) \text{ (histoire de } u) \\ &= [\mathcal{L}^{-1}(H\mathcal{L}u^t)](t) \text{ où } H = \mathcal{L}h\end{aligned}$$

$$(\mathcal{H}u)(t) = \frac{1}{2i\pi} \int_{b-i\infty}^{b+i\infty} H(p)\Psi_u(t,p)dp, \quad b \geq 0,$$

où  $\Psi_u(t,p) := e^{pt}\mathcal{L}u^t(p)$  est solution de l'équation différentielle :

$$\partial_t \Psi(t,p) = p\Psi(t,p) + u, \quad t > 0, \quad \Psi(0,p) = 0.$$

## Représentation Diffusive Principe (1)

### Opérateur intégral

$$(\mathcal{H}u)(t) = \int_{\mathbb{R}} h(t-s)u(s)ds$$

*Difficulté propre aux opérateurs intégraux* : complexité a priori excessive  
(du point de vue numérique particulièrement)

⇒ **nécessité d'une nouvelle formulation de  $\mathcal{H}$**

$$\begin{aligned}(\mathcal{H}u)(t) &= (\mathcal{H}u^t)(t) \text{ où } u^t(s) := \mathbf{1}_{[0,+\infty[}(s)u(t-s) \text{ (histoire de } u) \\ &= [\mathcal{L}^{-1}(H\mathcal{L}u^t)](t) \text{ où } H = \mathcal{L}h\end{aligned}$$

$$(\mathcal{H}u)(t) = \frac{1}{2i\pi} \int_{b-i\infty}^{b+i\infty} H(p)\Psi_u(t,p)dp, \quad b \geq 0,$$

où  $\Psi_u(t,p) := e^{pt}\mathcal{L}u^t(p)$  est solution de l'équation différentielle :

$$\partial_t \Psi(t,p) = p\Psi(t,p) + u, \quad t > 0, \quad \Psi(0,p) = 0.$$

## Représentation Diffusive Principe (1)

### Opérateur intégral

$$(\mathcal{H}u)(t) = \int_{\mathbb{R}} h(t-s)u(s)ds$$

*Difficulté propre aux opérateurs intégraux* : complexité a priori excessive  
(du point de vue numérique particulièrement)

⇒ **nécessité d'une nouvelle formulation de  $\mathcal{H}$**

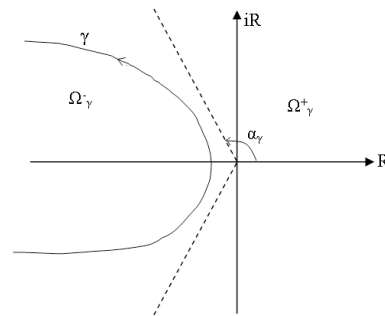
$$\begin{aligned}(\mathcal{H}u)(t) &= (\mathcal{H}u^t)(t) \text{ où } u^t(s) := \mathbf{1}_{[0,+\infty[}(s)u(t-s) \text{ (histoire de } u) \\ &= [\mathcal{L}^{-1}(H\mathcal{L}u^t)](t) \text{ où } H = \mathcal{L}h\end{aligned}$$

$$(\mathcal{H}u)(t) = \frac{1}{2i\pi} \int_{b-i\infty}^{b+i\infty} H(p)\Psi_u(t,p)dp, \quad b \geq 0,$$

où  $\Psi_u(t,p) := e^{pt}\mathcal{L}u^t(p)$  est solution de l'équation différentielle :

$$\partial_t \Psi(t,p) = p\Psi(t,p) + u, \quad t > 0, \quad \Psi(0,p) = 0.$$

## Représentation Diffusive Principe (2)



Soit  $\gamma$  un arc simple fermé (éventuellement à l'infini) dans  $\mathbb{C}^-$  qui vérifie certaines hypothèses non mentionnées ici. On note  $\Omega_\gamma^+$  le domaine extérieur défini par  $\gamma$ , et  $\Omega_\gamma^-$  le complémentaire de  $\overline{\Omega_\gamma^+}$ .

Soit  $\Omega$  le domaine d'analyticité de  $H$ .

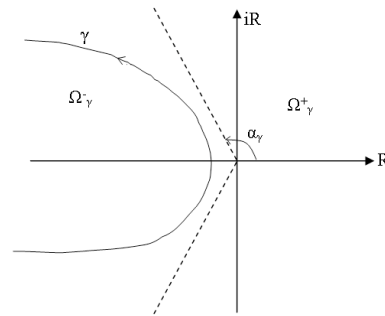
### Extension de la formule précédente

Pour  $\gamma \subset \Omega$  tel que  $H$  holomorphe dans  $\Omega_\gamma^+$ , si  $H(p) \xrightarrow[p \rightarrow \infty]{} 0$  dans  $\Omega_\gamma^+$  alors

$$(\mathcal{H}u)(t) = \frac{1}{2i\pi} \int_{\tilde{\gamma}} H(p) \Psi_u(t, p) dp = \frac{1}{2i\pi} \int_{\mathbb{R}} \tilde{\gamma}'(\xi) H(\tilde{\gamma}(\xi)) \Psi_u(t, \tilde{\gamma}(\xi)) d\xi,$$

où  $\tilde{\gamma}$  est un arc fermé dans  $\Omega_\gamma^+$  tel que  $\gamma \subset \Omega_{\tilde{\gamma}}^-$ .

## Représentation Diffusive Principe (2)



Soit  $\gamma$  un arc simple fermé (éventuellement à l'infini) dans  $\mathbb{C}^-$  qui vérifie certaines hypothèses non mentionnées ici. On note  $\Omega_\gamma^+$  le domaine extérieur défini par  $\gamma$ , et  $\Omega_\gamma^-$  le complémentaire de  $\overline{\Omega_\gamma^+}$ .

Soit  $\Omega$  le domaine d'analyticité de  $H$ .

### Extension de la formule précédente

Pour  $\gamma \subset \Omega$  tel que  $H$  holomorphe dans  $\Omega_\gamma^+$ , si  $H(p) \xrightarrow[p \rightarrow \infty]{} 0$  dans  $\Omega_\gamma^+$  alors

$$(\mathcal{H}u)(t) = \frac{1}{2i\pi} \int_{\tilde{\gamma}} H(p) \Psi_u(t, p) dp = \frac{1}{2i\pi} \int_{\mathbb{R}} \tilde{\gamma}'(\xi) H(\tilde{\gamma}(\xi)) \Psi_u(t, \tilde{\gamma}(\xi)) d\xi,$$

où  $\tilde{\gamma}$  est un arc fermé dans  $\Omega_\gamma^+$  tel que  $\gamma \subset \Omega_{\tilde{\gamma}}^-$ .



### Représentation Diffusive Principe (3)

► En posant  $\tilde{\mu} = \frac{\tilde{\gamma}'}{2i\pi} H \circ \tilde{\gamma}$  et  $\tilde{\psi}(t, \cdot) = \Psi_u(t, \cdot) \circ \tilde{\gamma}$ , on a  
 $(\mathcal{H}u)(t) = \langle \tilde{\mu}, \tilde{\psi}(t, \cdot) \rangle$

► Puis, en considérant une suite  $\tilde{\gamma}_n \rightarrow \gamma$ , et en posant

$\gamma$ -symbole de  $\mathcal{H}$

$$\mu = \lim \frac{\tilde{\gamma}'_n}{2i\pi} H \circ \tilde{\gamma}_n,$$

on obtient une représentation d'état (temps-locale) de dimension infinie de l'opérateur intégral  $\mathcal{H}$  :

$$\begin{cases} \partial_t \psi(t, \xi) = \gamma(\xi) \psi(t, \xi) + u(t), & \xi \in \mathbb{R}, \psi(t_0, \cdot) = 0 \\ (\mathcal{H}u)(t) = \langle \mu, \psi(t, \cdot) \rangle \end{cases}$$

**Avantages :**

- équation temps-locale de type diffusif  $\implies$  approximation simple
- équation d'état universelle pour tous les opérateurs admettant un  $\gamma$ -symbole

### Représentation Diffusive Principe (3)

► En posant  $\tilde{\mu} = \frac{\tilde{\gamma}'}{2i\pi} H \circ \tilde{\gamma}$  et  $\tilde{\psi}(t, \cdot) = \Psi_u(t, \cdot) \circ \tilde{\gamma}$ , on a  
 $(\mathcal{H}u)(t) = \langle \tilde{\mu}, \tilde{\psi}(t, \cdot) \rangle$

► Puis, en considérant une suite  $\tilde{\gamma}_n \rightarrow \gamma$ , et en posant

$\gamma$ -symbole de  $\mathcal{H}$

$$\mu = \lim \frac{\tilde{\gamma}'_n}{2i\pi} H \circ \tilde{\gamma}_n,$$

on obtient une représentation d'état (temps-locale) de dimension infinie de l'opérateur intégral  $\mathcal{H}$  :

$$\begin{cases} \partial_t \psi(t, \xi) = \gamma(\xi) \psi(t, \xi) + u(t), & \xi \in \mathbb{R}, \psi(t_0, \cdot) = 0 \\ (\mathcal{H}u)(t) = \langle \mu, \psi(t, \cdot) \rangle \end{cases}$$

**Avantages :**

- équation temps-locale de type diffusif  $\implies$  approximation simple
- équation d'état universelle pour tous les opérateurs admettant un  $\gamma$ -symbole

### Représentation Diffusive Principe (3)

► En posant  $\tilde{\mu} = \frac{\tilde{\gamma}'}{2i\pi} H \circ \tilde{\gamma}$  et  $\tilde{\psi}(t, \cdot) = \Psi_u(t, \cdot) \circ \tilde{\gamma}$ , on a  
 $(\mathcal{H}u)(t) = \langle \tilde{\mu}, \tilde{\psi}(t, \cdot) \rangle$

► Puis, en considérant une suite  $\tilde{\gamma}_n \rightarrow \gamma$ , et en posant

$\gamma$ -symbole de  $\mathcal{H}$

$$\mu = \lim \frac{\tilde{\gamma}'_n}{2i\pi} H \circ \tilde{\gamma}_n,$$

on obtient une représentation d'état (temps-locale) de dimension infinie de l'opérateur intégral  $\mathcal{H}$  :

$$\begin{cases} \partial_t \psi(t, \xi) = \gamma(\xi) \psi(t, \xi) + u(t), & \xi \in \mathbb{R}, \psi(t_0, \cdot) = 0 \\ (\mathcal{H}u)(t) = \langle \mu, \psi(t, \cdot) \rangle \end{cases}$$

**Avantages :**

- équation temps-locale de type diffusif  $\implies$  approximation simple
- équation d'état universelle pour tous les opérateurs admettant un  $\gamma$ -symbole

### Représentation Diffusive Principe (3)

► En posant  $\tilde{\mu} = \frac{\tilde{\gamma}'}{2i\pi} H \circ \tilde{\gamma}$  et  $\tilde{\psi}(t, \cdot) = \Psi_u(t, \cdot) \circ \tilde{\gamma}$ , on a  
 $(\mathcal{H}u)(t) = \langle \tilde{\mu}, \tilde{\psi}(t, \cdot) \rangle$

► Puis, en considérant une suite  $\tilde{\gamma}_n \rightarrow \gamma$ , et en posant

$\gamma$ -symbole de  $\mathcal{H}$

$$\mu = \lim \frac{\tilde{\gamma}'_n}{2i\pi} H \circ \tilde{\gamma}_n,$$

on obtient une représentation d'état (temps-locale) de dimension infinie de l'opérateur intégral  $\mathcal{H}$  :

$$\begin{cases} \partial_t \psi(t, \xi) = \gamma(\xi) \psi(t, \xi) + u(t), & \xi \in \mathbb{R}, \psi(t_0, \cdot) = 0 \\ (\mathcal{H}u)(t) = \langle \mu, \psi(t, \cdot) \rangle \end{cases}$$

**Avantages :**

- équation temps-locale de type diffusif  $\implies$  approximation simple
- équation d'état universelle pour tous les opérateurs admettant un  $\gamma$ -symbole

## Représentation Diffusive Cadre topologique

Espaces des  $\gamma$ -symboles :  $\Delta'_\gamma \xleftrightarrow{\text{dualité}} \text{Espaces des } \psi : \Delta_\gamma$

$\Delta'_\gamma$  est un espace quotient de distributions  $\implies$  non unicité du  $\gamma$ -symbole,  
 **$\gamma$ -symbole = classe d'équivalence de distributions**

$\gamma$ -symbole canonique :  $\mu = \frac{\gamma'}{2i\pi} H_{|\gamma^+}$  (trace à droite au sens des distributions)

### propriétés :

- ▶  $\Delta'_\gamma, \Delta_\gamma$  espaces complets ; existence de sous espaces de Hilbert de  $\Delta'_\gamma$
- ▶ somme, produit par un scalaire sont des opérations continues
- ▶ approximations simples, économiques et précises
- ▶ si  $\#$  est le produit image dans  $\Delta'_\gamma$  du produit de composition des opérateurs, alors  $(\Delta'_\gamma, \#)$  est une algèbre sans diviseur de 0
- ▶ continuité dans  $\Delta'_\gamma$  du produit interne  $\#$
- ▶ nombreuses extensions possibles

## Représentation Diffusive Cadre topologique

Espaces des  $\gamma$ -symboles :  $\Delta'_\gamma \xleftrightarrow{\text{dualité}} \Delta_\gamma$

$\Delta'_\gamma$  est un espace quotient de distributions  $\implies$  non unicité du  $\gamma$ -symbole,  
 **$\gamma$ -symbole = classe d'équivalence de distributions**

$\gamma$ -symbole canonique :  $\mu = \frac{\gamma'}{2i\pi} H_{|\gamma^+}$  (trace à droite au sens des distributions)

### propriétés :

- ▶  $\Delta'_\gamma, \Delta_\gamma$  espaces complets ; existence de sous espaces de Hilbert de  $\Delta'_\gamma$
- ▶ somme, produit par un scalaire sont des opérations continues
- ▶ approximations simples, économiques et précises
- ▶ si  $\#$  est le produit image dans  $\Delta'_\gamma$  du produit de composition des opérateurs, alors  $(\Delta'_\gamma, \#)$  est une algèbre sans diviseur de 0
- ▶ continuité dans  $\Delta'_\gamma$  du produit interne  $\#$
- ▶ nombreuses extensions possibles

## Représentation Diffusive Approximations numériques

Approximation  $\psi_n$  de  $\psi(t, \cdot)$  par interpolation sur un maillage  $\{\xi_k\}$

$$\psi_n(t, \xi) = \sum_{k=1}^n \psi(t, \xi_k) \Lambda_k(\xi), \text{ où } \Lambda_k, k = 1 : n \text{ fonctions d'interpolation.}$$

approximation convergente  $y_n$  de  $y = \mathcal{H}u$

$$y_n(t) = \sum_{k=1}^n \lambda_k \psi(t, \xi_k) \text{ avec } \lambda_k = \int_{-\infty}^{+\infty} \mu(\xi) \Lambda_k(\xi) d\xi,$$

et réalisation d'état de dimension finie :

$$\partial_t \psi_k(t) = \gamma_k \psi_k(t) + u(t), \psi_k(t_0) = 0, k = 1 : n,$$

avec  $\psi_k(t) = \psi(t, \xi_k)$  et  $\gamma_k = \gamma(\xi_k)$ .

**Remarque** : grâce à la nature diffusive de l'équation, seulement quelques dizaines de  $\xi_k$  sont en général nécessaires pour obtenir une bonne approximation

## Représentation Diffusive Approximations numériques

Approximation  $\psi_n$  de  $\psi(t, \cdot)$  par interpolation sur un maillage  $\{\xi_k\}$

$$\psi_n(t, \xi) = \sum_{k=1}^n \psi(t, \xi_k) \Lambda_k(\xi), \text{ où } \Lambda_k, k = 1 : n \text{ fonctions d'interpolation.}$$

approximation convergente  $y_n$  de  $y = \mathcal{H}u$

$$y_n(t) = \sum_{k=1}^n \lambda_k \psi(t, \xi_k) \text{ avec } \lambda_k = \int_{-\infty}^{+\infty} \mu(\xi) \Lambda_k(\xi) d\xi,$$

et réalisation d'état de dimension finie :

$$\partial_t \psi_k(t) = \gamma_k \psi_k(t) + u(t), \psi_k(t_0) = 0, k = 1 : n,$$

avec  $\psi_k(t) = \psi(t, \xi_k)$  et  $\gamma_k = \gamma(\xi_k)$ .

**Remarque** : grâce à la nature diffusive de l'équation, seulement quelques dizaines de  $\xi_k$  sont en général nécessaires pour obtenir une bonne approximation



## Représentation Diffusive Approximations numériques

Approximation  $\psi_n$  de  $\psi(t, \cdot)$  par interpolation sur un maillage  $\{\xi_k\}$

$$\psi_n(t, \xi) = \sum_{k=1}^n \psi(t, \xi_k) \Lambda_k(\xi), \text{ où } \Lambda_k, k = 1 : n \text{ fonctions d'interpolation.}$$

approximation convergente  $y_n$  de  $y = \mathcal{H}u$

$$y_n(t) = \sum_{k=1}^n \lambda_k \psi(t, \xi_k) \text{ avec } \lambda_k = \int_{-\infty}^{+\infty} \mu(\xi) \Lambda_k(\xi) d\xi,$$

et réalisation d'état de dimension finie :

$$\partial_t \psi_k(t) = \gamma_k \psi_k(t) + u(t), \psi_k(t_0) = 0, k = 1 : n,$$

avec  $\psi_k(t) = \psi(t, \xi_k)$  et  $\gamma_k = \gamma(\xi_k)$ .

**Remarque** : grâce à la nature diffusive de l'équation, seulement quelques dizaines de  $\xi_k$  sont en général nécessaires pour obtenir une bonne approximation

## Plan

Représentation Diffusive

**Inversion  $\gamma$ -symbolique**

Identification de modèle

## Inversion $\gamma$ -symbolique Problématique

But : définir l'image dans l'espace  $\Delta'_\gamma$  des  $\gamma$ -symboles de l'inversion d'opérateurs

$\mathcal{H}^{-1}$  opérateur tel que

$$\mathcal{H}^{-1} \circ \mathcal{H} = Id$$

$\longleftrightarrow$

$\mu^{-1}$   $\gamma$ -symbole tel que

$$\mu^{-1} \# \mu = \iota,$$

où  $\iota$   $\gamma$ -symbole de l'opérateur identité

**Problèmes :**

- ▶ algèbre  $\Delta'_\gamma$  non unitaire
- ▶ l'inverse d'un opérateur admettant un  $\gamma$ -symbole dans  $\Delta'_\gamma$  n'admet jamais de  $\gamma$ -symbole dans  $\Delta'_\gamma$

$\implies$  **nécessité de passer à la sur-algèbre  $\Sigma_\gamma$  des  $\gamma$ -symboles d'opérateurs  $\gamma$ -diffusifs au sens large**, c'est à dire d'opérateurs  $\mathcal{H}$  tels que  $\mathcal{H} \circ \partial_x^{-m}$ ,  $m \in \mathbb{N}$   $\gamma$ -diffusif au sens strict

Si  $\gamma(0) = 0$ ,  $\Sigma_\gamma$  est unitaire

## Inversion $\gamma$ -symbolique Problématique

But : définir l'image dans l'espace  $\Delta'_\gamma$  des  $\gamma$ -symboles de l'inversion d'opérateurs

$\mathcal{H}^{-1}$  opérateur tel que

$$\mathcal{H}^{-1} \circ \mathcal{H} = Id$$

$\longleftrightarrow$

$\mu^{-1}$   $\gamma$ -symbole tel que

$$\mu^{-1} \# \mu = \iota,$$

où  $\iota$   $\gamma$ -symbole de l'opérateur identité

### Problèmes :

- ▶ algèbre  $\Delta'_\gamma$  non unitaire
- ▶ l'inverse d'un opérateur admettant un  $\gamma$ -symbole dans  $\Delta'_\gamma$  n'admet jamais de  $\gamma$ -symbole dans  $\Delta'_\gamma$

$\implies$  nécessité de passer à la sur-algèbre  $\Sigma_\gamma$  des  $\gamma$ -symboles d'opérateurs  $\gamma$ -diffusifs au sens large, c'est à dire d'opérateurs  $\mathcal{H}$  tels que  $\mathcal{H} \circ \partial_x^{-m}$ ,  $m \in \mathbb{N}$   $\gamma$ -diffusif au sens strict

Si  $\gamma(0) = 0$ ,  $\Sigma_\gamma$  est unitaire

## Inversion $\gamma$ -symbolique Problématique

But : définir l'image dans l'espace  $\Delta'_\gamma$  des  $\gamma$ -symboles de l'inversion d'opérateurs

$\mathcal{H}^{-1}$  opérateur tel que

$$\mathcal{H}^{-1} \circ \mathcal{H} = Id$$

$\longleftrightarrow$

$\mu^{-1}$   $\gamma$ -symbole tel que

$$\mu^{-1} \# \mu = \iota,$$

où  $\iota$   $\gamma$ -symbole de l'opérateur identité

### Problèmes :

- ▶ algèbre  $\Delta'_\gamma$  non unitaire
- ▶ l'inverse d'un opérateur admettant un  $\gamma$ -symbole dans  $\Delta'_\gamma$  n'admet jamais de  $\gamma$ -symbole dans  $\Delta'_\gamma$

$\implies$  **nécessité de passer à la sur-algèbre  $\Sigma_\gamma$  des  $\gamma$ -symboles d'opérateurs  $\gamma$ -diffusifs au sens large**, c'est à dire d'opérateurs  $\mathcal{H}$  tels que  $\mathcal{H} \circ \partial_x^{-m}$ ,  $m \in \mathbb{N}$   $\gamma$ -diffusif au sens strict

Si  $\gamma(0) = 0$ ,  $\Sigma_\gamma$  est unitaire







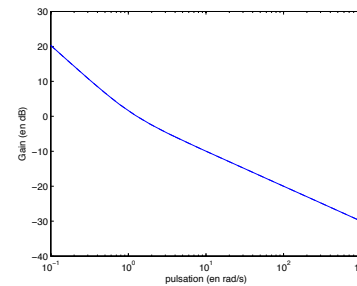
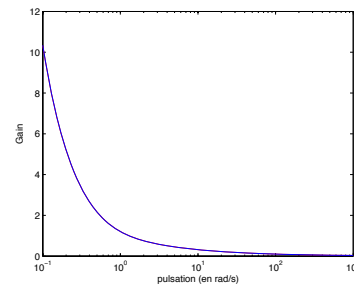


## Inversion $\gamma$ -symbolique Du point de vue numérique

**Remarque importante :** l'ensemble des  $\gamma$ -symboles de  $\Sigma_\gamma$  inversibles dans  $\Sigma_\gamma$  n'est voisinage d'aucun de ces points

**Conséquence :** numériquement, le problème d'inversion  $\gamma$ -symbolique nécessitera certaines précautions

**Exemple :** inversion numérique de  $\mathcal{H} = (\sqrt{\partial_t + 1})^{-1}$  : tracé de  $\partial_t^{-1} \circ (\sqrt{\partial_t + 1})$



## Plan

Représentation Diffusive

Inversion  $\gamma$ -symbolique

Identification de modèle

Principe

Application

## Identification de modèle Principe (1)

### Modèle :

$$H(\partial_t)x = f(x, u)$$

**Objectif :** construire des estimations de  $H(\partial_t)$  et/ou de  $f$  à partir des données bruitées  $x^*$ .

**Idée :** paramétrisation de l'opérateur  $H(\partial_t)$ , via son  $\gamma$ -symbole, et de la fonction  $f$ , via une décomposition sur des fonctions de base  
 $\implies$  problème équivalent, linéaire par rapport aux paramètres à identifier

### Hypothèses :

- les opérateurs  $H(\partial_t)^{-1}$  et  $H(\partial_t) \circ \partial_t^{-1}$  admettent tous deux un  $\gamma$ -symbole; on note  $\mu$  le  $\gamma$ -symbole de  $H(\partial_t) \circ \partial_t^{-1}$
- $f = \tilde{f} + \bar{f}$  où  $\tilde{f}$  est connue et  $\bar{f}$  est à identifier

## Identification de modèle Principe (1)

**Modèle :**

$$H(\partial_t)x = f(x, u)$$

**Objectif :** construire des estimations de  $H(\partial_t)$  et/ou de  $f$  à partir des données bruitées  $x^*$ .

**Idée :** paramétrisation de l'opérateur  $H(\partial_t)$ , via son  $\gamma$ -symbole, et de la fonction  $f$ , via une décomposition sur des fonctions de base  
 $\implies$  problème équivalent, linéaire par rapport aux paramètres à identifier

**Hypothèses :**

- les opérateurs  $H(\partial_t)^{-1}$  et  $H(\partial_t) \circ \partial_t^{-1}$  admettent tous deux un  $\gamma$ -symbole; on note  $\mu$  le  $\gamma$ -symbole de  $H(\partial_t) \circ \partial_t^{-1}$
- $f = \tilde{f} + \bar{f}$  où  $\tilde{f}$  est connue et  $\bar{f}$  est à identifier

## Identification de modèle Principe (1)

**Modèle :**

$$H(\partial_t)x = f(x, u)$$

**Objectif :** construire des estimations de  $H(\partial_t)$  et/ou de  $f$  à partir des données bruitées  $x^*$ .

**Idée :** paramétrisation de l'opérateur  $H(\partial_t)$ , via son  $\gamma$ -symbole, et de la fonction  $f$ , via une décomposition sur des fonctions de base  
 $\implies$  problème équivalent, linéaire par rapport aux paramètres à identifier

**Hypothèses :**

- les opérateurs  $H(\partial_t)^{-1}$  et  $H(\partial_t) \circ \partial_t^{-1}$  admettent tous deux un  $\gamma$ -symbole; on note  $\mu$  le  $\gamma$ -symbole de  $H(\partial_t) \circ \partial_t^{-1}$
- $f = \tilde{f} + \bar{f}$  où  $\tilde{f}$  est connue et  $\bar{f}$  est à identifier

## Identification de modèle Principe (1)

**Modèle :**

$$H(\partial_t)x = f(x, u)$$

**Objectif :** construire des estimations de  $H(\partial_t)$  et/ou de  $f$  à partir des données bruitées  $x^*$ .

**Idée :** paramétrisation de l'opérateur  $H(\partial_t)$ , via son  $\gamma$ -symbole, et de la fonction  $f$ , via une décomposition sur des fonctions de base  
 $\implies$  problème équivalent, linéaire par rapport aux paramètres à identifier

**Hypothèses :**

- les opérateurs  $H(\partial_t)^{-1}$  et  $H(\partial_t) \circ \partial_t^{-1}$  admettent tous deux un  $\gamma$ -symbole; on note  $\mu$  le  $\gamma$ -symbole de  $H(\partial_t) \circ \partial_t^{-1}$
- $f = \tilde{f} + \bar{f}$  où  $\tilde{f}$  est connue et  $\bar{f}$  est à identifier

## Identification de modèle Principe (2)

**Paramétrisation de l'opérateur  $H(\partial_t)$  :**

$$y = H(\partial_t)x \stackrel{\text{RD}}{\mapsto} y = A_x \mu \text{ où } \begin{cases} \mu \text{ } \gamma\text{-symbol de } H(\partial_t) \circ \partial_t^{-1} \\ A_x : \mu \mapsto A_x \mu = \langle \mu, \gamma \psi_x + x \otimes 1 \rangle \end{cases}$$

**Paramétrisation de la fonction  $f$  :** base topologique  $\{\mathbf{g}^i \otimes \mathbf{k}^j\}$  d'un produit tensoriel d'espaces de Hilbert auquel appartient  $\tilde{f}$  :

$$f(u, x) = \tilde{f}(u, x) + \sum_{i,j} a_{ij} \mathbf{g}^i(u) \otimes \mathbf{k}^j(x)$$

**Paramétrisation globale du modèle :**

$$A_x \mu - \sum_{i,j} \mathbf{g}^i(u) \mathbf{k}^j(x) a_{ij} = \tilde{f}(u, x)$$

qui est équivalent à :

$$\mathcal{G}_{u,x} \lambda = b \text{ avec } \begin{cases} \mathcal{G}_{u,x} : (\mu, a) \mapsto A_x \mu - \sum_{i,j} \mathbf{g}^i(u) \mathbf{k}^j(x) a_{ij} \\ b = \tilde{f}(u, x) \\ \lambda = (\mu, a) : \text{paramètres à identifier} \end{cases}$$

## Identification de modèle Principe (2)

**Paramétrisation de l'opérateur  $H(\partial_t)$  :**

$$y = H(\partial_t)x \stackrel{\text{RD}}{\mapsto} y = A_x \mu \text{ où } \begin{cases} \mu \text{ } \gamma\text{-symbol de } H(\partial_t) \circ \partial_t^{-1} \\ A_x : \mu \mapsto A_x \mu = \langle \mu, \gamma \psi_x + x \otimes 1 \rangle \end{cases}$$

**Paramétrisation de la fonction  $f$  :** base topologique  $\{\mathbf{g}^i \otimes \mathbf{k}^j\}$  d'un produit tensoriel d'espaces de Hilbert auquel appartient  $\tilde{f}$  :

$$f(u, x) = \tilde{f}(u, x) + \sum_{i,j} a_{ij} \mathbf{g}^i(u) \otimes \mathbf{k}^j(x)$$

**Paramétrisation globale du modèle :**

$$A_x \mu - \sum_{i,j} \mathbf{g}^i(u) \mathbf{k}^j(x) a_{ij} = \tilde{f}(u, x)$$

qui est équivalent à :

$$\mathcal{G}_{u,x} \lambda = b \text{ avec } \begin{cases} \mathcal{G}_{u,x} : (\mu, a) \mapsto A_x \mu - \sum_{i,j} \mathbf{g}^i(u) \mathbf{k}^j(x) a_{ij} \\ b = \tilde{f}(u, x) \\ \lambda = (\mu, a) : \text{paramètres à identifier} \end{cases}$$



## Identification de modèle Principe (2)

**Paramétrisation de l'opérateur  $H(\partial_t)$  :**

$$y = H(\partial_t)x \stackrel{\text{RD}}{\mapsto} y = A_x \mu \text{ où } \begin{cases} \mu \text{ } \gamma\text{-symbol de } H(\partial_t) \circ \partial_t^{-1} \\ A_x : \mu \mapsto A_x \mu = \langle \mu, \gamma \psi_x + x \otimes 1 \rangle \end{cases}$$

**Paramétrisation de la fonction  $f$  :** base topologique  $\{\mathbf{g}^i \otimes \mathbf{k}^j\}$  d'un produit tensoriel d'espaces de Hilbert auquel appartient  $\tilde{f}$  :

$$f(u, x) = \tilde{f}(u, x) + \sum_{i,j} a_{ij} \mathbf{g}^i(u) \otimes \mathbf{k}^j(x)$$

**Paramétrisation globale du modèle :**

$$A_x \mu - \sum_{i,j} \mathbf{g}^i(u) \mathbf{k}^j(x) a_{ij} = \tilde{f}(u, x)$$

qui est équivalent à :

$$\mathcal{G}_{u,x} \lambda = b \text{ avec } \begin{cases} \mathcal{G}_{u,x} : (\mu, a) \mapsto A_x \mu - \sum_{i,j} \mathbf{g}^i(u) \mathbf{k}^j(x) a_{ij} \\ b = \tilde{f}(u, x) \\ \lambda = (\mu, a) : \text{paramètres à identifier} \end{cases}$$

## Identification de modèle Principe (3)

**Problématique :** identifier  $\lambda = (\mu, a)$  à partir des données  $u$  et  $x^*$

⇒ problème de minimisation :

$$\min_{\lambda \in \mathcal{E}} \|\mathcal{G}_{u,x^*} \lambda - b^*\|_{\mathcal{F}}^2, \quad (1)$$

où  $\gamma$  et la base  $\{\mathbf{g}^i \otimes \mathbf{k}^i\}$  sont à choisir en fonction du problème

⇒ solution obtenue par pseudo-inversion :

$$\lambda^* = \mathcal{G}_{u,x^*}^\dagger b^*.$$

**Du point de vue numérique,** on a :

$$[\mathcal{G}_{u,x^*}(\mu^L, a)](t_n) = \sum_{i=1}^L \mu_i^L (\gamma(\xi_i^L) \psi_{x^*}(t_n, \xi_i^L) + x^*(t_n)) - \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^J \mathbf{g}^i(u(t_n))$$

l'opérateur  $\mathcal{G}_{u,x^*}$  peut s'exprimer au moyen de la matrice

$G_{u,x^*} \in \mathcal{M}^{N, L+I \times J}$  dont le pseudo inverse est classiquement donné par

(avec  $N \gg L + I \times J$ ) :

$$G_{u,x^*}^\dagger = (G_{u,x^*}^* G_{u,x^*})^{-1} G_{u,x^*}^*.$$

## Identification de modèle Principe (3)

**Problématique** : identifier  $\lambda = (\mu, a)$  à partir des données  $u$  et  $x^*$

⇒ problème de minimisation :

$$\min_{\lambda \in \mathcal{E}} \|\mathcal{G}_{u,x^*} \lambda - b^*\|_{\mathcal{F}}^2, \quad (1)$$

où  $\gamma$  et la base  $\{\mathbf{g}^i \otimes \mathbf{k}^i\}$  sont à choisir en fonction du problème

⇒ solution obtenue par pseudo-inversion :

$$\lambda^* = \mathcal{G}_{u,x^*}^\dagger b^*.$$

Du point de vue numérique, on a :

$$[\mathcal{G}_{u,x^*}(\mu^L, a)](t_n) = \sum_{l=1}^L \mu_l^L (\gamma(\xi_l^L) \psi_{x^*}(t_n, \xi_l^L) + x^*(t_n)) - \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^J \mathbf{g}^i(u(t_n))$$

l'opérateur  $\mathcal{G}_{u,x^*}$  peut s'exprimer au moyen de la matrice

$G_{u,x^*} \in \mathcal{M}^{N, L+I \times J}$  dont le pseudo inverse est classiquement donné par

(avec  $N \gg L + I \times J$ ) :

$$G_{u,x^*}^\dagger = (G_{u,x^*}^* G_{u,x^*})^{-1} G_{u,x^*}^*.$$

## Identification de modèle Principe (3)

**Problématique** : identifier  $\lambda = (\mu, a)$  à partir des données  $u$  et  $x^*$

⇒ problème de minimisation :

$$\min_{\lambda \in \mathcal{E}} \|\mathcal{G}_{u,x^*} \lambda - b^*\|_{\mathcal{F}}^2, \quad (1)$$

où  $\gamma$  et la base  $\{\mathbf{g}^i \otimes \mathbf{k}^i\}$  sont à choisir en fonction du problème

⇒ solution obtenue par pseudo-inversion :

$$\lambda^* = \mathcal{G}_{u,x^*}^\dagger b^*.$$

Du point de vue numérique, on a :

$$[\mathcal{G}_{u,x^*}(\mu^L, a)](t_n) = \sum_{l=1}^L \mu_l^L (\gamma(\xi_l^L) \psi_{x^*}(t_n, \xi_l^L) + x^*(t_n)) - \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^J \mathbf{g}^i(u(t_n))$$

l'opérateur  $\mathcal{G}_{u,x^*}$  peut s'exprimer au moyen de la matrice

$G_{u,x^*} \in \mathcal{M}^{N, L+I \times J}$  dont le pseudo inverse est classiquement donné par

(avec  $N \gg L + I \times J$ ) :

$$G_{u,x^*}^\dagger = (G_{u,x^*}^* G_{u,x^*})^{-1} G_{u,x^*}^*.$$

## Identification de modèle Principe (3)

**Problématique** : identifier  $\lambda = (\mu, a)$  à partir des données  $u$  et  $x^*$

⇒ problème de minimisation :

$$\min_{\lambda \in \mathcal{E}} \|\mathcal{G}_{u,x^*} \lambda - b^*\|_{\mathcal{F}}^2, \quad (1)$$

où  $\gamma$  et la base  $\{\mathbf{g}^i \otimes \mathbf{k}^i\}$  sont à choisir en fonction du problème

⇒ solution obtenue par pseudo-inversion :

$$\lambda^* = \mathcal{G}_{u,x^*}^\dagger b^*.$$

**Du point de vue numérique**, on a :

$$[\mathcal{G}_{u,x^*}(\mu^L, a)](t_n) = \sum_{l=1}^L \mu_l^L (\gamma(\xi_l^L) \psi_{x^*}(t_n, \xi_l^L) + x^*(t_n)) - \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^J \mathbf{g}^i(u(t_n))$$

l'opérateur  $\mathcal{G}_{u,x^*}$  peut s'exprimer au moyen de la matrice

$G_{u,x^*} \in \mathcal{M}^{N, L+I \times J}$  dont le pseudo inverse est classiquement donné par

(avec  $N \gg L + I \times J$ ) :

$$G_{u,x^*}^\dagger = (G_{u,x^*}^* G_{u,x^*})^{-1} G_{u,x^*}^*.$$

## Identification de modèle Principe (4)

### Quelques remarques :

► **Biais** :  $\mathcal{G}_{u,x^*}$  dépend du bruit de mesure  $\implies$  l'estimateur  $\lambda^*$  de  $\lambda$  est biaisé

► **Simulation du modèle identifié :**

Le modèle identifié est donné par :

$$H^*(\partial_t)x = f^*(u, x)$$

où  $H^*$  et  $f^*$  sont déduits des paramètres identifiés  $\lambda^*$ .

On a donc  $x = H^*(\partial_t)^{-1}f^*(u, x)$  que l'on peut simuler au moyen de la représentation diffusive :

$$\begin{cases} \partial_t \psi = \gamma \psi + f^*(u, \langle \delta \# \mu^{*-1}, \psi \rangle), \psi(0, \cdot) = 0 \\ x = \langle \delta \# \mu^{*-1}, \psi \rangle. \end{cases}$$

$\implies$  nécessité de l'inversion  $\gamma$ -symbolique.

## Identification de modèle Principe (4)

### Quelques remarques :

► **Biais** :  $\mathcal{G}_{u,x^*}$  dépend du bruit de mesure  $\implies$  l'estimateur  $\lambda^*$  de  $\lambda$  est biaisé

► **Simulation du modèle identifié :**

Le modèle identifié est donné par :

$$H^*(\partial_t)x = f^*(u, x)$$

où  $H^*$  et  $f^*$  sont déduits des paramètres identifiés  $\lambda^*$ .

On a donc  $x = H^*(\partial_t)^{-1}f^*(u, x)$  que l'on peut simuler au moyen de la représentation diffusive :

$$\begin{cases} \partial_t \psi = \gamma \psi + f^*(u, \langle \delta \# \mu^{*-1}, \psi \rangle), \psi(0, \cdot) = 0 \\ x = \langle \delta \# \mu^{*-1}, \psi \rangle. \end{cases}$$

$\implies$  nécessité de l'inversion  $\gamma$ -symbolique.

## Identification de modèle Principe (4)

### Quelques remarques :

► **Biais** :  $\mathcal{G}_{u,x^*}$  dépend du bruit de mesure  $\implies$  l'estimateur  $\lambda^*$  de  $\lambda$  est biaisé

► **Simulation du modèle identifié :**

Le modèle identifié est donné par :

$$H^*(\partial_t)x = f^*(u, x)$$

où  $H^*$  et  $f^*$  sont déduits des paramètres identifiés  $\lambda^*$ .

On a donc  $x = H^*(\partial_t)^{-1}f^*(u, x)$  que l'on peut simuler au moyen de la représentation diffusives :

$$\begin{cases} \partial_t \psi = \gamma \psi + f^*(u, \langle \delta \# \mu^{*-1}, \psi \rangle), \psi(0, \cdot) = 0 \\ x = \langle \delta \# \mu^{*-1}, \psi \rangle. \end{cases}$$

$\implies$  nécessité de l'inversion  $\gamma$ -symbolique.



## Identification de modèle Principe (4)

### Quelques remarques :

► **Biais** :  $\mathcal{G}_{u,x^*}$  dépend du bruit de mesure  $\implies$  l'estimateur  $\lambda^*$  de  $\lambda$  est biaisé

► **Simulation du modèle identifié :**

Le modèle identifié est donné par :

$$H^*(\partial_t)x = f^*(u, x)$$

où  $H^*$  et  $f^*$  sont déduits des paramètres identifiés  $\lambda^*$ .

On a donc  $x = H^*(\partial_t)^{-1}f^*(u, x)$  que l'on peut simuler au moyen de la représentation diffusive :

$$\begin{cases} \partial_t \psi = \gamma \psi + f^*(u, \langle \delta \# \mu^{*-1}, \psi \rangle), \psi(0, \cdot) = 0 \\ x = \langle \delta \# \mu^{*-1}, \psi \rangle. \end{cases}$$

$\implies$  nécessité de l'inversion  $\gamma$ -symbolique.

Identification de modèle  
Application (1) : système considéré

**Système** : équation de flamme sphérique de Joulin, où  $x(t)$  représente le rayon de la flamme à un temps  $t > 0$  :

$$x \partial_t^{\frac{1}{2}} x = 2x \ln x + 2u, \quad x(0) = 0, \quad u \geq 0, \quad x \geq 0. \quad (2)$$

► seuil de bifurcation : la flamme soit explose, soit s'éteint  $\implies$  difficulté pour l'identification

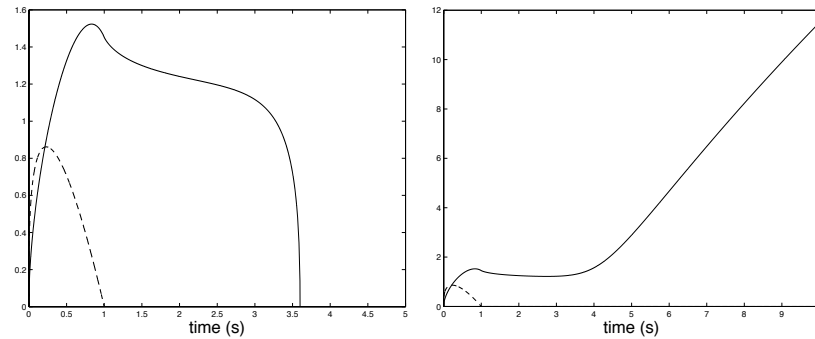
## Identification de modèle

### Application (1) : système considéré

**Systeme** : équation de flamme sphérique de Joulin, où  $x(t)$  représente le rayon de la flamme à un temps  $t > 0$  :

$$x \partial_t^{\frac{1}{2}} x = 2x \ln x + 2u, \quad x(0) = 0, \quad u \geq 0, \quad x \geq 0. \quad (2)$$

► seuil de bifurcation : la flamme soit explose, soit s'éteint  $\implies$  difficulté pour l'identification



Identification de modèle  
Application (2) : problème d'identification

**Modèle d'identification :**

$$H(\partial_t)x = 2\frac{u}{x} + 2k(x) \text{ où } H(\partial_t) \text{ et } k \text{ sont à identifier.}$$

**Paramétrisation:**

$$k(x) = \sum_j a_j k^j(x) \quad \text{avec} \quad k^j(x) = x^{j-1}$$

$$\text{et } H(\partial_t)x = A_x \mu \quad \text{avec} \quad \begin{cases} \gamma(\xi) = |\xi| e^{i\text{sign}(\xi)\frac{3\pi}{4}} \\ L = 20 \text{ valeurs } \xi_l^t \text{ (couvrant 4 décades)} \end{cases}$$

$\Rightarrow$  problème de la forme (1) avec  $b = 2\frac{u}{x^*}$ .

Identification de modèle  
Application (2) : problème d'identification

**Modèle d'identification :**

$$H(\partial_t)x = 2\frac{u}{x} + 2k(x) \text{ où } H(\partial_t) \text{ et } k \text{ sont à identifier.}$$

**Paramétrisation:**

$$k(x) = \sum_j a_j \mathbf{k}^j(x) \quad \text{avec} \quad \mathbf{k}^j(x) = x^{j-1}$$

$$\text{et } H(\partial_t)x = A_x \mu \quad \text{avec} \quad \begin{cases} \gamma(\xi) = |\xi| e^{i\text{sign}(\xi)\frac{3\pi}{4}} \\ L = 20 \text{ valeurs } \xi_l^t \text{ (couvrant 4 décades)} \end{cases}$$

$\Rightarrow$  problème de la forme (1) avec  $b = 2\frac{u}{x^*}$ .

Identification de modèle  
Application (2) : problème d'identification

**Modèle d'identification :**

$$H(\partial_t)x = 2\frac{u}{x} + 2k(x) \text{ où } H(\partial_t) \text{ et } k \text{ sont à identifier.}$$

**Paramétrisation:**

$$k(x) = \sum_j a_j \mathbf{k}^j(x) \quad \text{avec} \quad \mathbf{k}^j(x) = x^{j-1}$$

$$\text{et } H(\partial_t)x = A_x \mu \quad \text{avec} \quad \begin{cases} \gamma(\xi) = |\xi| e^{i\text{sign}(\xi)\frac{3\pi}{4}} \\ L = 20 \text{ valeurs } \xi_l^t \text{ (couvrant 4 décades)} \end{cases}$$

$\implies$  problème de la forme (1) avec  $b = 2\frac{u}{x^*}$ .

Identification de modèle  
Application (2) : problème d'identification

**Modèle d'identification :**

$$H(\partial_t)x = 2\frac{u}{x} + 2k(x) \text{ où } H(\partial_t) \text{ et } k \text{ sont à identifier.}$$

**Paramétrisation:**

$$k(x) = \sum_j a_j \mathbf{k}^j(x) \quad \text{avec} \quad \mathbf{k}^j(x) = x^{j-1}$$

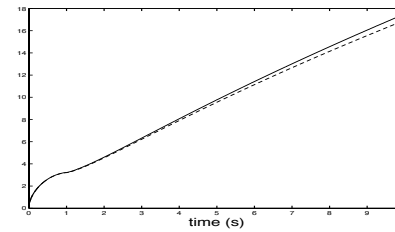
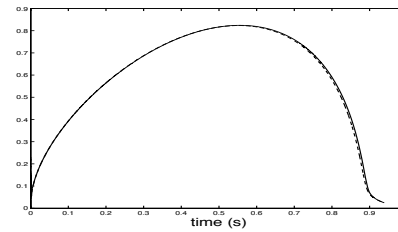
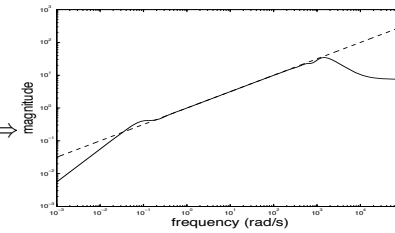
$$\text{et } H(\partial_t)x = A_x \mu \quad \text{avec} \quad \begin{cases} \gamma(\xi) = |\xi| e^{i\text{sign}(\xi)\frac{3\pi}{4}} \\ L = 20 \text{ valeurs } \xi_l^t \text{ (couvrant 4 décades)} \end{cases}$$

$\Rightarrow$  problème de la forme (1) avec  $b = 2\frac{u}{x^*}$ .

Identification de modèle  
Application (3) : résultats numériques

► On suppose  $k$  connue et on identifie  $H(\partial_t)$

réponse fréquentielles  $H(i\omega)$  }  
exacte (- -) et identifiée (-)



Evolution de  $x$  pour les modèles exact (- -) et identifié (—).



Identification de modèle  
Application (4) : résultats numériques

► On identifie à la fois  $k$  et  $H(\partial_t)$

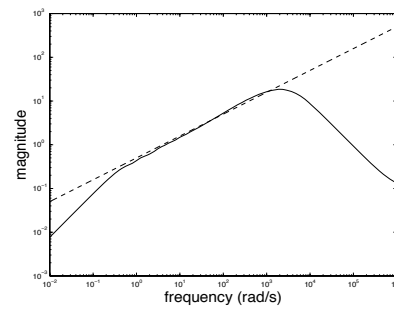


Fig.: Réponses fréquentielles  $H(i\omega)$   
exacte(- -) et identifiée(—)

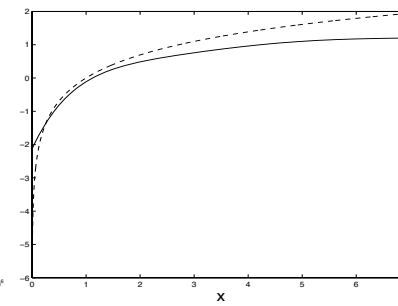


Fig.: Fonction  $k$  exacte(- -) et  
identifiée(—)