



# Temps disponible pour la reconfiguration d'un système suite à la perte de capteurs

## RTBNE : Remaining Time Before Non-Estimability

Pierre-Emmanuel DUMONT<sup>1</sup>, Abdel AITOUICHE<sup>1</sup>, Mireille BAYART<sup>2</sup>

*LAGIS UMR CNRS 8146*

*<sup>1</sup> Hautes Etudes d'Ingénieur, 59046, Lille, France*

*[abdel.aitouche@hei.fr](mailto:abdel.aitouche@hei.fr) , [pierre-emmanuel.dumont@hei.fr](mailto:pierre-emmanuel.dumont@hei.fr)*

*<sup>2</sup> Université Scientifique et Technologique de Lille, Cité Scientifique,  
59655, Villeneuve d'Ascq, France*

*[Mireille.bayart@univ-lille1.fr](mailto:Mireille.bayart@univ-lille1.fr)*

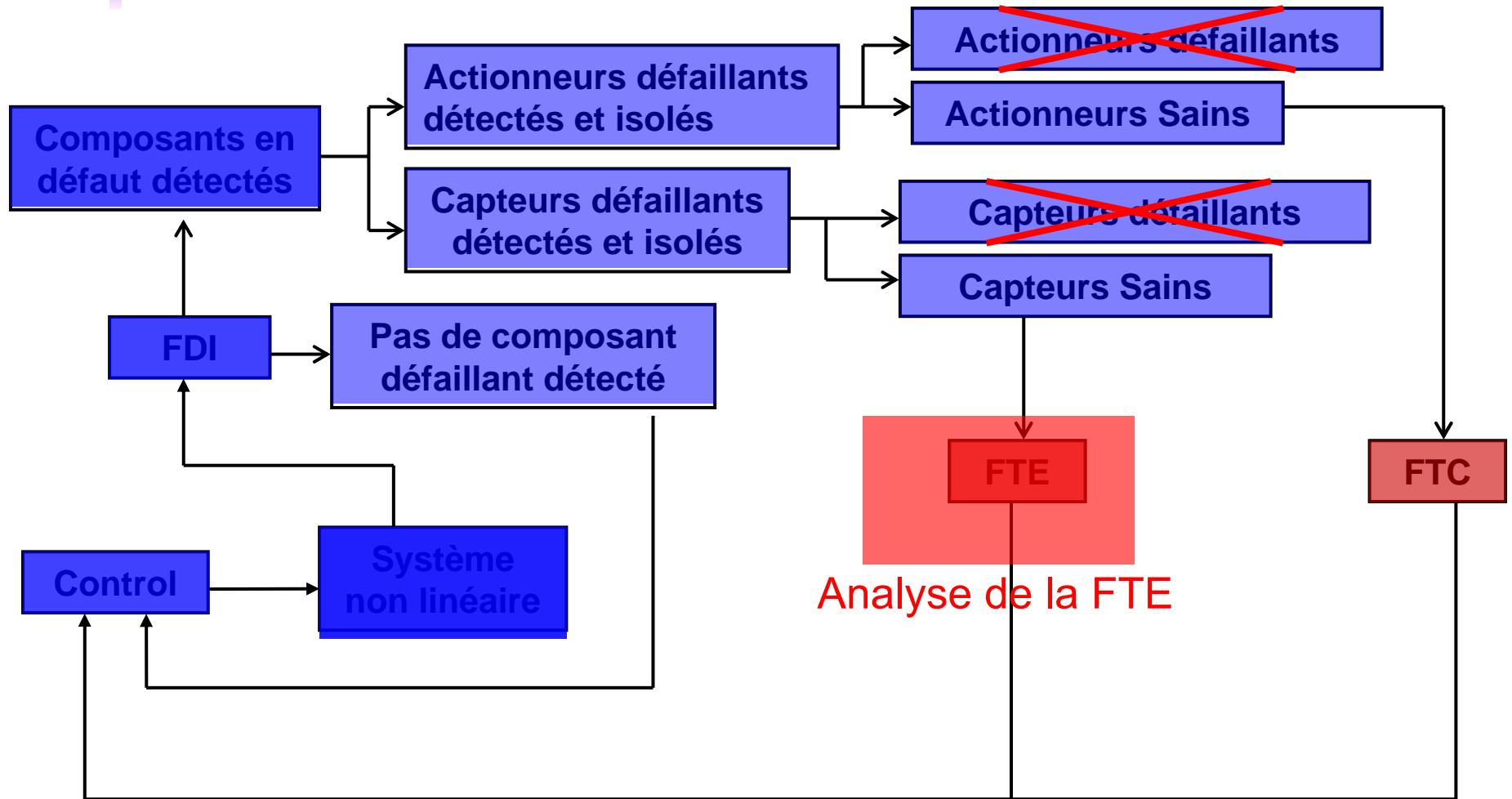


# Sommaire

---

1. Introduction
2. L'existant sur l'analyse de la tolérance aux fautes du point de vue des capteurs
3. Introduction au RTBNE à travers un exemple
4. Le concept du RTBNE du point de vue théorique
5. Application sur l'exemple initial
6. Conclusion et perspectives

# 1) Introduction





# 1) Introduction


---


Considérons un système non linéaire de la forme:

$$\left\{ \begin{array}{l} \dot{x}(t) = f(x(t), u(t)) \\ y(t) = h(x(t), u(t)) \\ z(t) = e(x(t)) \end{array} \right. \quad \text{où} \quad \begin{array}{l} x \in \mathbb{R}^n \text{ est le vecteur d'état, } u \in \mathbb{R}^m, \text{ le vecteur d'entrée,} \\ y \in \mathbb{R}^p, \text{ le vecteur de sortie} \\ \text{et } z \in \mathbb{R}^q \text{ une partie de l'état à estimer} \end{array}$$

f, e et h sont des fonctions de dimension appropriée

La mise en place d'un module de FTE nécessite une analyse de l'évolution des propriétés d'observabilité suite aux différents cas possibles de panne de capteurs

- L'observabilité non linéaire
- Le graphe d'évolution de l'observabilité
- Les notions de redondance et de minimalité
- L'évaluation structurelle
- Le RTBNE  Un nouveau concept



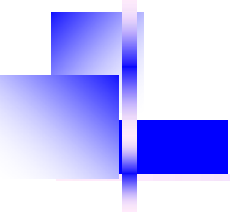
L'existant sur l'analyse de la FTE



# Sommaire

---

1. Introduction
2. L'existant sur l'analyse de la tolérance aux fautes du point de vue des capteurs
3. Introduction au RTBNE à travers un exemple
4. Le concept du RTBNE du point de vue théorique
5. Application sur l'exemple initial
6. Conclusion et perspectives



## 2. L'existant sur l'analyse de la tolérance aux fautes du point de vue des capteurs

---

Cette partie est divisée en 4 paragraphes:

2.1 Observabilité d'un système non linéaire

2.2 Le graphe d'évolution de l'observabilité

2.3 Redondance et Minimalité

2.4 Analyse de la capacité d'un système à tolérer les fautes

→ Evaluation structurelle: degré de redondance



## 2.1 Observabilité d'un système non linéaire

---

Pourquoi étudier l'observabilité d'un système **non linéaire** au lieu d'étudier les propriétés d'observabilité pour le système linéarisé autour d'un point de fonctionnement ?

Après linéarisation, certaines propriétés d'observabilité peuvent être perdues.

## 2.1 Observabilité d'un système non linéaire

Continuons avec le système non linéaire suivant:

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = f(x(t), u(t)) \\ y(t) = h(x(t), u(t)) \\ z(t) = e(x(t)) \end{cases} \quad \text{avec}$$

$x \in \mathbb{R}^n$  est le vecteur d'état,  $u \in \mathbb{R}^m$ , le vecteur d'entrée,  
 $y \in \mathbb{R}^p$ , le vecteur de sortie

et  $z \in \mathbb{R}^q$  une partie de l'état à estimer

$f$ ,  $e$  et  $h$  sont des fonctions de dimension appropriée

Le système est génériquement observable (Hermann et Krener, 1977) ssi :

$$\text{rank} \begin{Bmatrix} \frac{\partial h}{\partial x} \\ \frac{\partial \bar{L}_f h}{\partial x} \\ \vdots \\ \frac{\partial \bar{L}_f^{n-1} h}{\partial x} \end{Bmatrix} = n$$

Espace recouvert  
par la fonctionnelle

$$\text{span}\left(\frac{\partial e}{\partial x}\right)$$

$$\text{span} \begin{Bmatrix} \frac{\partial h}{\partial x} \\ \frac{\partial \bar{L}_f h}{\partial x} \\ \vdots \\ \frac{\partial \bar{L}_f^{n-1} h}{\partial x} \end{Bmatrix}$$

La fonctionnelle  $e$  est génériquement observable si et seulement si:

$\bar{L}_f h$  est la dérivé de Lie de  $g$  le long du champ de vecteur  $f$ .

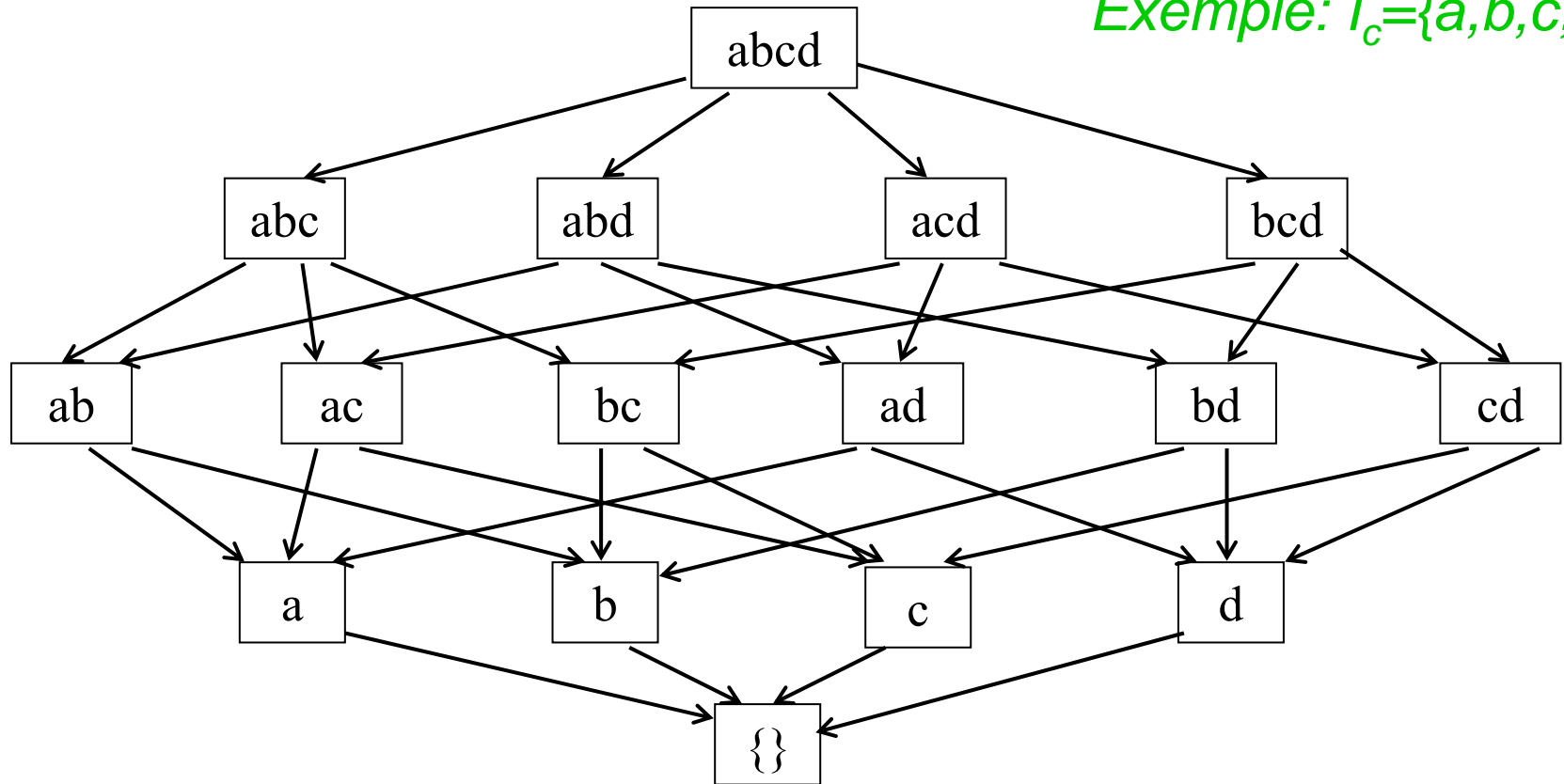
Espace recouvert par  
l'ensemble de capteurs



## 2.2 Le graphe d'évolution de l'observabilité

Représentons d'abord l'ensemble de capteurs nominal  $I_c$  dans un graphe biparti et tous les sous-ensembles de  $I_c$  :

*Exemple:  $I_c = \{a, b, c, d\}$*



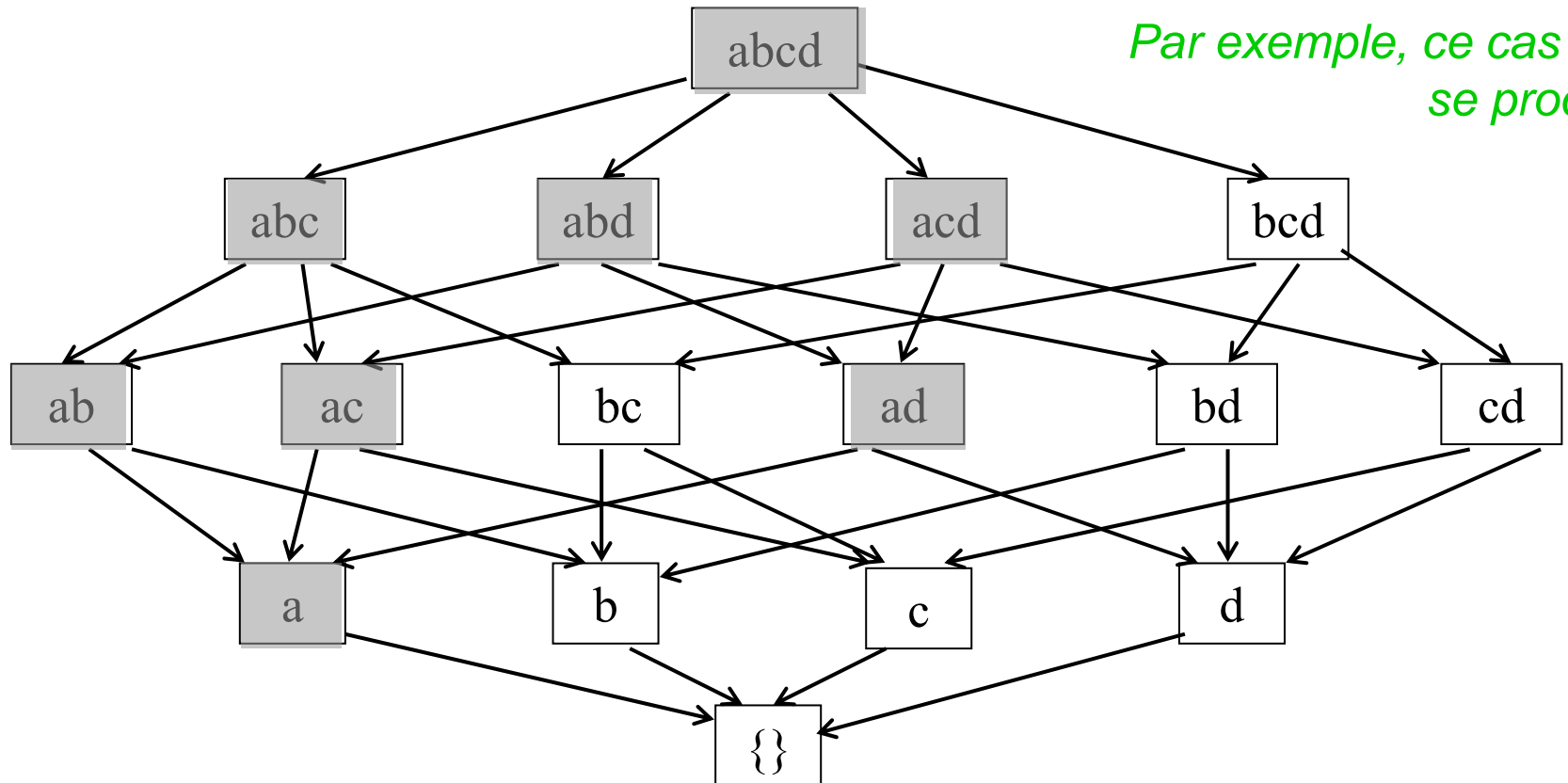
## 2.2 Le graphe d'évolution de l'observabilité

Déterminons maintenant avec quels sous-ensembles de capteurs du graphe d'évolution de l'observabilité, la fonctionnelle est observable.

→ Utilisation de la méthode du paragraphe précédent

Ces sous-ensembles de capteurs sont coloriés en gris:

*Par exemple, ce cas peut se produire*



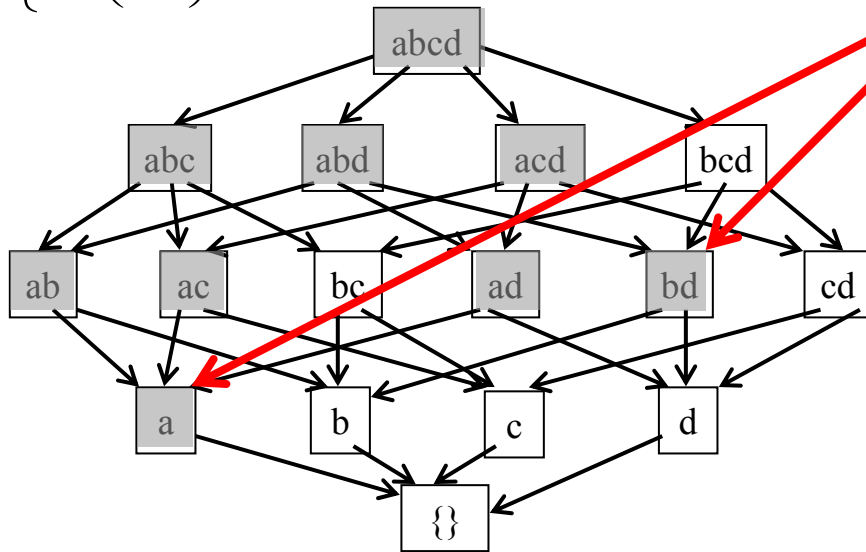
Ces sous-ensembles grisés permettent de remplir l'objectif: **observer la fonctionnelle**

**Mais, pour chacun d'eux, avec quelle marge de sécurité l'objectif est-il rempli ?**

## 2.3 Redondance et Minimalité

Un ensemble de capteurs  $I_c$  est dit **minimal** si et seulement si :

$$\forall J \subset I_c, \begin{cases} \text{Im}\left(\frac{\partial e}{\partial x}\right) \subset \Omega_{I_c} & \text{où } \Omega_{I_c} \text{ est l'espace recouvert par l'ensemble de capteurs } I_c \\ \text{Im}\left(\frac{\partial e}{\partial x}\right) \not\subset \Omega_{I_c \setminus J} \end{cases}$$



Ces ensembles de capteurs sont minimaux

Avec ces ensembles de capteurs, l'objectif d'observer la fonctionnelle peut être rempli, **mais la marge de sécurité est nulle**

En effet, La perte d'un capteur d'un ensemble minimal rend  $z(t)$  non observable<sup>11</sup>

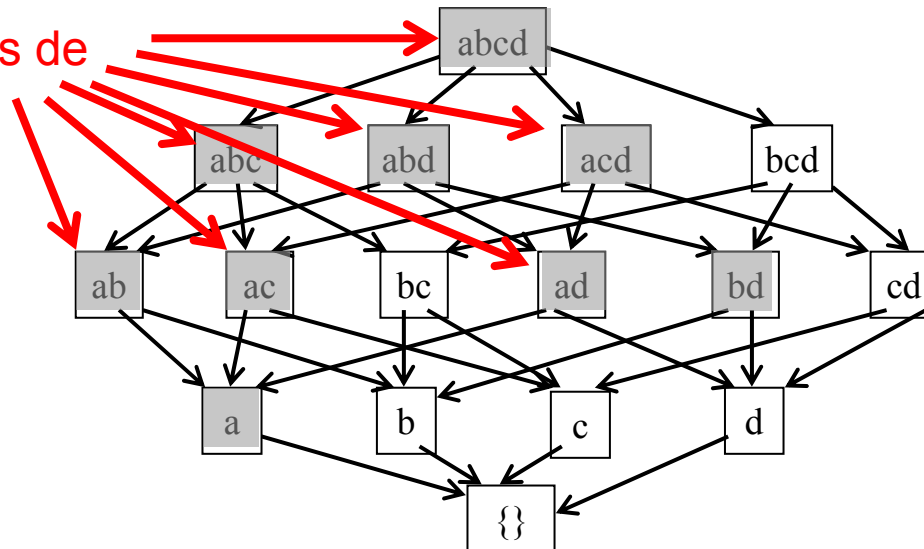
## 2.3 Redondance et Minimalité

Un ensemble de capteurs  $I_c$  est dit **redondant** si et seulement si :

$$\exists J \subset I_c \text{ (avec } J \neq I_c \text{), tel que } \text{Span} \left( \frac{\partial e}{\partial x} \right) \subseteq \Omega_{I_c \setminus J}$$

où  $\Omega_{I_c}$  est l'espace recouvert par l'ensemble de capteurs  $I_c$ .

Ces sous-ensembles de capteurs sont redondants



La perte d'un capteur d'ensemble redondant peut conduire soit à un autre ensemble redondant, soit à un ensemble minimal ou enfin à un ensemble insuffisant (c'est à dire un ensemble rendant  $z(t)$  non observable)



## 2.4 Analyse de la capacité d'un système à tolérer les fautes

### Evaluation structurelle

---

Dans la phase d'analyse de la capacité d'un système à tolérer les fautes de capteurs, nous cherchons à répondre à plusieurs questions:

- Que se passe-t-il à l'apparition d'un défaut de capteurs ?
- Peut-on continuer à observer la fonctionnelle ? Avec quelle marge de sécurité ?

Plusieurs méthodes existent pour analyser la capacité d'un système à tolérer les fautes:

Nous en verrons une :

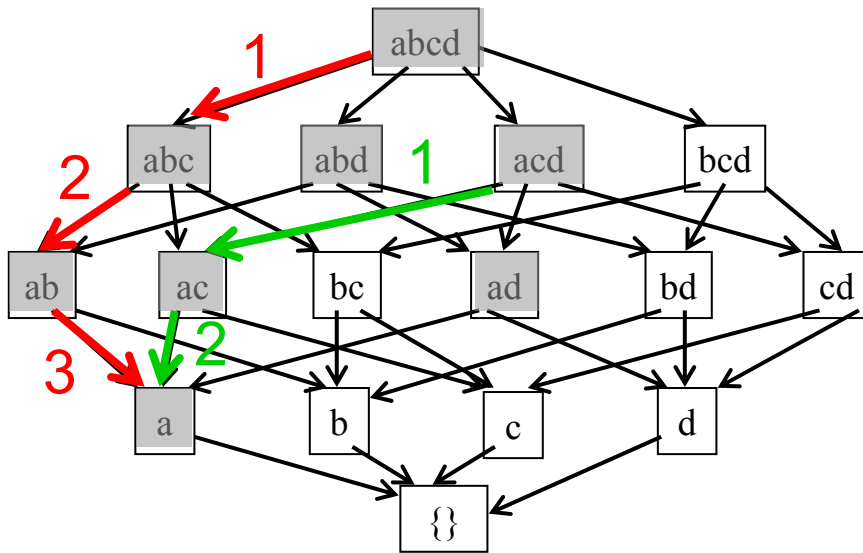
L'évaluation structurelle: les degrés de redondance

## 4.4 Analyse de la capacité d'un système à tolérer les fautes

### Evaluation structurelle

- Le degré de redondance faible ( $d_f$ ) (Hoblos et al.,2000)

Le degré de redondance faible  $d_f(J, z)$  associé à la paire  $(J, z)$  est le nombre maximal de capteurs  $J$  qui peuvent être perdus tout en gardant  $z$  observable.



Exemple :

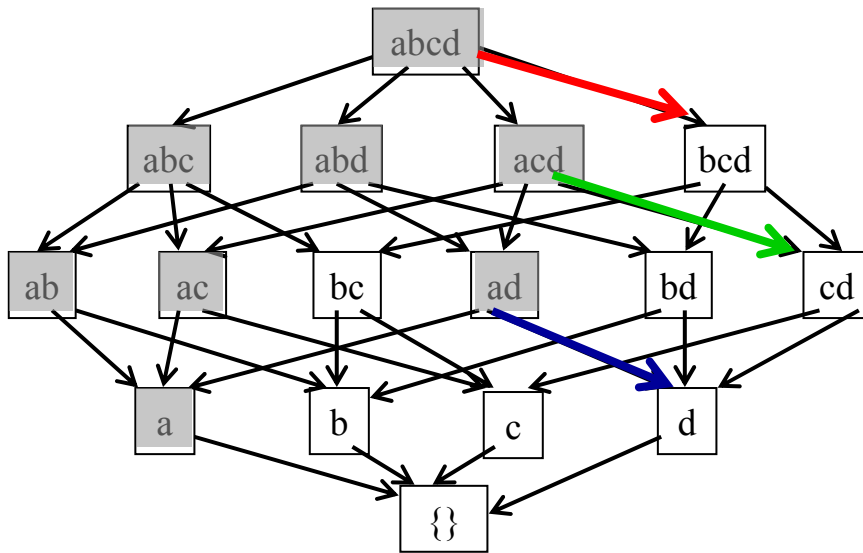
$$d_f(\{a,b,c,d\}, z) = 3$$

$$d_f(\{a,c,d\}, z) = 2$$

## 4.4 Analyse de la capacité d'un système à tolérer les fautes Evaluation structurelle

- Le degré de redondance fort ( $d_F$ )

Le degré de redondance fort  $d_F(J, z)$  associé à la paire  $(J, z)$  est le nombre maximal de capteurs **indifférenciés**  $J$  qui peuvent être perdus tout en gardant  $z$  observable



Exemple :

$$d_F(\{a, b, c, d\}, z) = 0$$

$$d_F(\{a, c, d\}, z) = 0$$

$$d_F(\{a, d\}, z) = 0$$



# Sommaire

---

1. Introduction
2. L'existant sur l'analyse de la tolérance aux fautes du point de vue des capteurs
3. Introduction au RTBNE à travers un exemple
4. Le concept du RTBNE du point de vue théorique
5. Application sur l'exemple initial
6. Conclusion et perspectives





### 3. Introduction au RTBNE à travers un exemple

---

Afin de connaître la capacité d'un système à tolérer les fautes, une nouvelle question peut-être posée ?

A l'apparition d'un défaut de capteur, de combien de temps disposons nous, avant la perte de la propriété d'« estimabilité » de la fonctionnelle?

Ce temps, que nous appelons, **RTBNE (remaining Time Before Non-estimability)**, est le temps dont nous disposons pour détecter et localiser un défaut de capteurs (génération de résidus) en étant sûr que la fonctionnelle reste estimable.

### 3. Introduction au RTBNE à travers un exemple

Prenons l'exemple d'un système linéaire discret :

$$x(k+1) = A.x(k) + B.u(k)$$

$$y(k) = C.x(k)$$

avec

$$A = \begin{pmatrix} 0 & -1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$y(k) = C.x(k) = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} . x(k) = \begin{pmatrix} x_2(k) \\ x_3(k) \\ x_4(k) \end{pmatrix}$$

$$B = 0$$

Ainsi:  $\left\{ \begin{array}{l} x_1(k+1) = -x_2(k) + x_6(k) \\ x_2(k+1) = x_1(k) \\ x_3(k+1) = x_2(k) \\ x_4(k+1) = x_5(k) \\ x_5(k+1) = 2.x_1(k) \\ x_6(k+1) = x_2(k) \end{array} \right.$

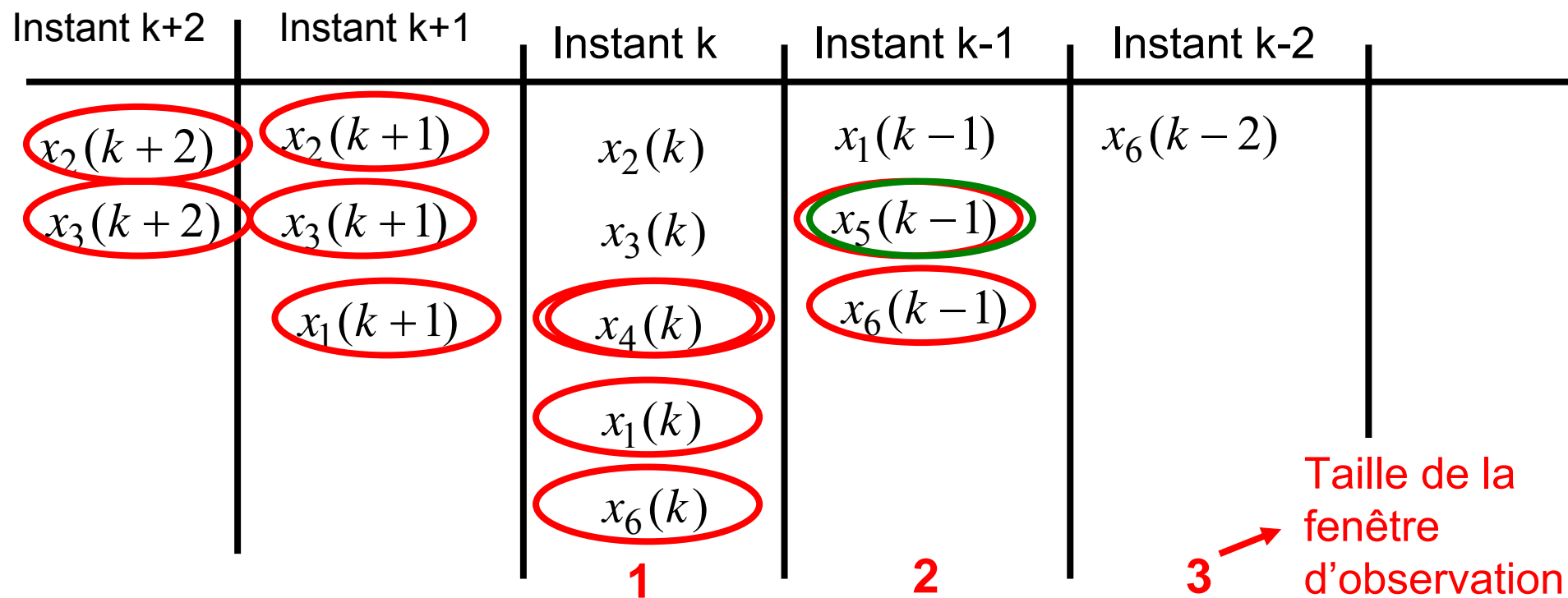
### 3. Introduction au RTBNE à travers un exemple

$$\left\{ \begin{array}{l} x_1(k+1) = -x_2(k) + x_6(k) \\ x_2(k+1) = x_1(k) \\ x_3(k+1) = x_2(k) \\ x_4(k+1) = x_5(k) \\ x_5(k+1) = 2 \cdot x_1(k) \\ x_6(k+1) = x_2(k) \end{array} \right.$$

$$\left\{ \begin{array}{l} y_1(k) = x_2(k) = x_1(k-1) = -x_2(k-2) + x_6(k-2) = -x_1(k-3) + x_2(k-3) \\ y_2(k) = x_3(k) = x_2(k-1) = x_1(k-2) = -x_2(k-3) + x_6(k-3) \\ y_3(k) = x_4(k) = x_5(k-1) = 2x_1(k-2) = -2x_2(k-3) + x_6(k-3) \end{array} \right.$$

### 3. Introduction au RTBNE à travers un exemple

Pour une fenêtre d'observation de taille 3, le RTBNE du capt. 3, est donc de 1 période d'échantillonnage.





### 3. Introduction au RTBNE à travers un exemple

---

Nous faisons la même chose avec les autres capteurs :

- pour le capteur 3, le RTBNE est de 1 période
- pour le capteur 2, le RTBNE est de 2 périodes pour le capteur 1, le RTBNE est de 3 périodes

→ attention, la dernière phrase est inexacte, si RTBNE = taille de la fenêtre d'observation, nous avons un RTBNE pour le capteur 1 qui est infini. Le système reste estimable sans ce capteur.

Le RTBNE de l'ensemble de capteur {1,2,3} est de

$$\text{Min (RTBNE de chaque capteur)} = 1 \text{ période}$$

Si nous perdons un capteur, quelqu'il soit, entre l'instant  $k$  et l'instant  $k+1$ , le système restera estimable à l'intérieur de la fenêtre d'observation au moins à l'instant  $k+1$



# Sommaire

---

1. Introduction
2. L'existant sur l'analyse de la tolérance aux fautes du point de vue des capteurs
3. Introduction au RTBNE à travers un exemple
4. Le concept du RTBNE du point de vue théorique
5. Application sur l'exemple initial
6. Conclusion et perspectives

## 4. Le concept du RTBNE du point de vue théorique

Soit le système non linéaire suivant :

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = f(x(t), u(t)) \\ y(t) = h(x(t)) \\ z(t) = e(x(t)) \end{cases}$$

Objectif : calcul du RTBNE d'une fonctionnelle  $e$  de l'état pour l'ensemble de capteurs  $y(t)$

Calcul des indices de pseudo-observabilité (Bingulac et Krtolica, 1987; Staroswiecki et al., 1999) par rapport à  $e$  :

Un vecteur  $\mu$  tel que  $\mu = (\mu_1, \dots, \mu_p)$ ,  $0 \leq \mu_i \leq q$ ,  $\sum_{i=1}^p \mu_i = q$  où  $z \in R^q$

est un vecteur d'indice de pseudo-observabilité par rapport à  $e$

(0 3)

(1 2)

(2 1)

(3 0)

sont les quatre vecteurs de pseudo-observabilité par rapport à  $e$

## 4. Le concept du RTBNE du point de vue théorique

Un vecteur d'indice de pseudo-observabilité  $\mu$  est dit admissible si est seulement si :

$$OBS(I, \mu) = (OBS(1, \mu_1); \quad OBS(2, \mu_2); \quad \dots; \quad OBS(p, \mu_p))$$

satisfait la condition :  $rank \begin{bmatrix} \frac{\partial g}{\partial x} \\ OBS(I, \mu) \end{bmatrix} = rank[OBS(I, \mu)]$

où  $OBS(i, \alpha) = [ \quad ]$  si  $\mathfrak{O} = 0$

$OBS(i, \alpha) = \left[ \frac{\partial h_i}{\partial x} \right]$  si  $\mathfrak{O} = 1$

Exemple: (1 2)

$OBS(i, \alpha) = \begin{bmatrix} \frac{\partial h_i}{\partial x} \\ \frac{\partial L_f h_i}{\partial x} \\ \vdots \\ \frac{\partial L_f^{\alpha-1} h_i}{\partial x} \end{bmatrix}$  si  $\mathfrak{O} > 1$



## 4. Le concept du RTBNE du point de vue théorique

A chaque vecteur d'indice de pseudo-observabilité, on associe la norme :

$$\|\mu\| = \max_{i \in I_c} \mu_i$$

exemple ~~(0 3)  $\longrightarrow$   $\|\mu\| = 3$  Non admissible~~

(1 2)  $\longrightarrow$   $\|\mu\| = 2$

(2 1)  $\longrightarrow$   $\|\mu\| = 2$

(3 0)  $\longrightarrow$   $\|\mu\| = 3$

$$\mu^*(I_s) = \min_{\mu_E \in M(I_s)} \|\mu\| = 2$$

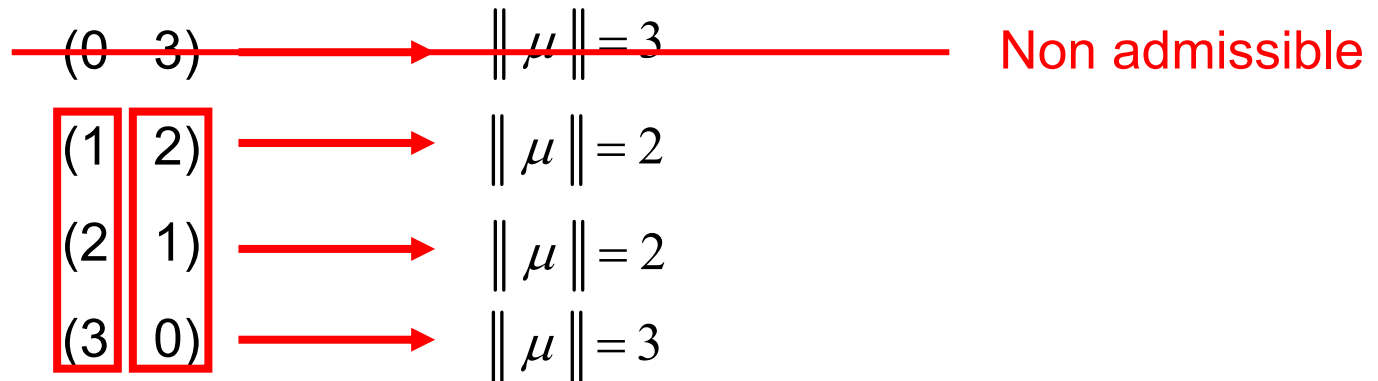
Ce dernier représente la taille minimale de la fenêtre d'observation

Pour déterminer  $\mu^*(I_s)$ , nous ne considérons que les vecteurs d'indice de pseudo observabilité qui sont admissibles et  $\mu^*(I_s) = \min_{\mu_E \in M(I_s)} \|\mu\|$

## 4. Le concept du RTBNE du point de vue théorique

A chaque capteur  $i$ , un vecteur  $\mu^i$  est associé :

$$\mu^i = \{\mu(i), \mu \in M(I_s)\}$$



$$\mu^1 = (1 \ 2 \ 3)$$

$$\mu^2 = (2 \ 1 \ 0)$$

et :  $\|\mu^i\| = \min_{\mu \in M(I_s)} (\mu_i)$  D'où  $\|\mu^1\| = 1$  et  $\|\mu^2\| = 0$

## 4. Le concept du RTBNE du point de vue théorique

Pour chaque capteur  $i$ , 2 cas peuvent se produire:

- si  $\|\mu^i\| = 0$ , alors  $\Delta_i = \infty$  C'est-à-dire que le RTBNE par rapport au capteur  $i$  est infini  
En d'autre terme, en cas de défaillance du capteur  $i$ , la fonctionnelle reste estimable et observable
- sinon  $\Delta_i = s - \|\mu^i\|$  C'est-à-dire qu'en cas de défaillance du capteur  $i$ , la fonctionnelle restera estimable à l'intérieur de la fenêtre d'observation pendant  $\Delta_i$  périodes

ici  $\|\mu^1\| = 1$  et  $\|\mu^2\| = 0$

donc  $\Delta_1 = s - 1$  et  $\Delta_2 = \infty$



## 4. Le concept du RTBNE du point de vue théorique

---

Enfin le RTBNE du système par rapport à la fonctionnelle est de:

$$\Delta = \min_{i \in I_s} (\Delta_i)$$

ici  $\Delta_1 = s - 1$  et  $\Delta_2 = \infty \rightarrow \Delta = s - 1$



## 4. Le concept du RTBNE du point de vue théorique

---

### Propriété 1:

Si  $\max(\Delta_i) \neq \infty$ , l'ensemble de capteurs  $I_s$  est minimal et les degrés de redondance fort et faible sont nuls

### Propriété 2:

Si  $\max(\Delta_i) = \infty$ , l'ensemble de capteurs  $I_s$  est redondant et le degré de Redondance faible est supérieur ou égal à 1

- Si  $\Delta = \infty$  alors  $d_F \geq 1$
- Si  $\Delta < \infty$  alors  $d_F = 0$



## 4. Le concept du RTBNE du point de vue théorique

---

Le RTBNE **par rapport au capteur  $i$**  est le temps dont nous disposons pour détecter et localiser le défaut du capteur  $i$  en étant sûr que la fonctionnelle reste estimable.

Le **RTBNE** est le temps minimal dont nous disposons pour détecter et localiser le défaut d'un capteur quelconque, en étant sûr que la fonctionnelle reste estimable.



# Sommaire

---

1. Introduction
2. L'existant sur l'analyse de la tolérance aux fautes du point de vue des capteurs
3. Introduction au RTBNE à travers un exemple
4. Le concept du RTBNE du point de vue théorique
5. Application sur l'exemple initial
6. Conclusion et perspectives

## 5. Application sur l'exemple initial

Prenons l'exemple d'un système linéaire discret :

$$x(k+1) = A.x(k) + B.u(k)$$

$$y(k) = C.x(k)$$

avec

$$A = \begin{pmatrix} 0 & -1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$y(k) = C.x(k) = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} . x(k) = \begin{pmatrix} x_2(k) \\ x_3(k) \\ x_4(k) \end{pmatrix}$$

$$B = 0$$

Ainsi:  $\left\{ \begin{array}{l} x_1(k+1) = -x_2(k) + x_6(k) \\ x_2(k+1) = x_1(k) \\ x_3(k+1) = x_2(k) \\ x_4(k+1) = x_5(k) \\ x_5(k+1) = 2.x_1(k) \\ x_6(k+1) = x_2(k) \end{array} \right.$



## 5. Application sur l'exemple initial

$\mu$			$\ \mu\  = \max_{i \in I_s} \mu_i$
$\mu_1$	$\mu_2$	$\mu_3$	
0	1	5	5
0	2	4	4
0	4	2	4
1	1	4	4
3	1	2	3

$$\mu^*(I_s) = \min_{\mu \in M(I_s)} \|\mu\| = 3$$

Pour chaque capteur  $i$  un vecteur  $\mu^i$  lui est associé tel que

$$\mu^i = \{\mu(i), \mu \in M(I_s)\}$$

$$\mu^1 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix} \quad \mu^2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 4 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \mu^3 = \begin{pmatrix} 5 \\ 4 \\ 2 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$\|\mu^i\| = \min_{\mu \in M(I_s)} (\mu_i)$$

$$\|\mu^1\| = 0 \quad \|\mu^2\| = 1 \quad \|\mu^3\| = 2$$

$$\Delta_1 = \infty \quad \Delta_2 = 2 \quad \Delta_3 = 1$$

$$\Delta = \min_{i \in I_s} (\Delta_i) = 1$$

Si nous perdons un capteur, quelqu'il soit, entre l'instant  $k$  et l'instant  $k+1$ , le système restera estimable au moins à l'instant  $k+1$



## 7. Conclusion et perspectives

---

- Le RTBNE est un nouveau concept qui s'intègre à la phase d'analyse de la capacité d'un système à tolérer les fautes de capteurs
- Le RTBNE nous donne le temps dont nous disposons suite à la perte d'un capteur pour détecter et localiser le défaut esans perte de l'estimabilité de la partie de l'état à estimer
- Des relations entre les degrés de redondance et le RTBNE sont montrées
- Cette notion a plus de chance d'être exploitable pour des systèmes d'ordre important.
  - En effet le RTBNE est toujours inférieur à l'ordre du système (sauf s'il est infini)

### Questions :

- Cette durée, donnée par le RTBNE, est-elle suffisante pour détecter, localiser une défaillance d'un capteur ?
- Dans le même principe, un concept pourrait être développé au niveau des actionneurs afin d'exploiter l'énergie fournit par un actionneur avant sa défaillance.