

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.1 Choix des signaux d'entrée (1)

---

Signaux d'entrée suffisamment riches

Modèle LRP:

- \*  $N_\theta$  Composantes fréquentielles au minimum
- \*  $\Leftrightarrow \frac{N_\theta}{2}$  sinusoïdes
- \*  $\Phi^T \Phi$  de plein rang :  $= N_\theta$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

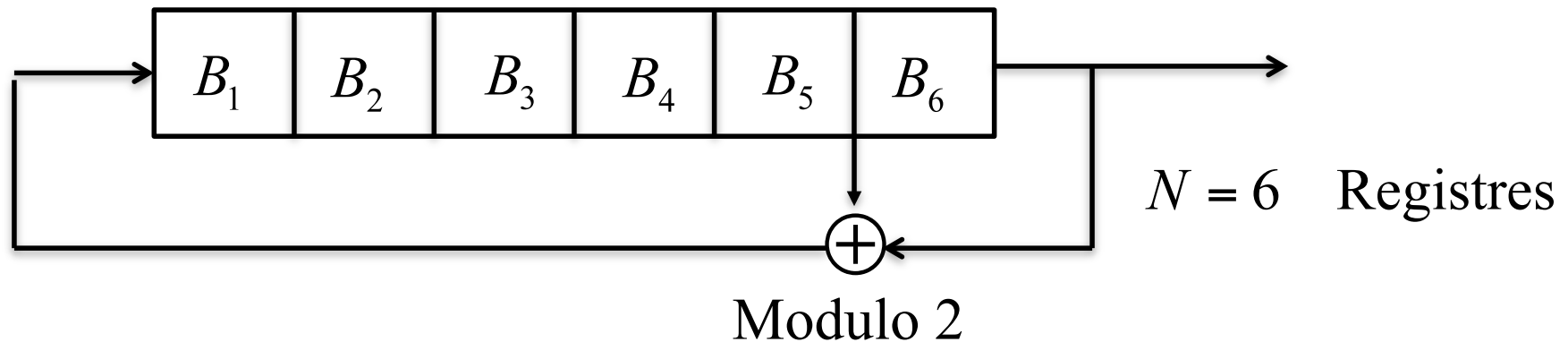
## IV.1 Choix des signaux d'entrée (2)

---

Utilisation de séquences binaires pseudo-aléatoires (SBPA, « PRBS »)

Générée facilement avec des registres à décalage

Exemple:



Longueur de la séquence  $L = 2^N - 1 = 2^6 - 1 = 63$

Durée maximale d'une suite de 1 ou de 0  $= NT$

$T =$  Période d'échantillonnage  $NT \geq 3t_m$

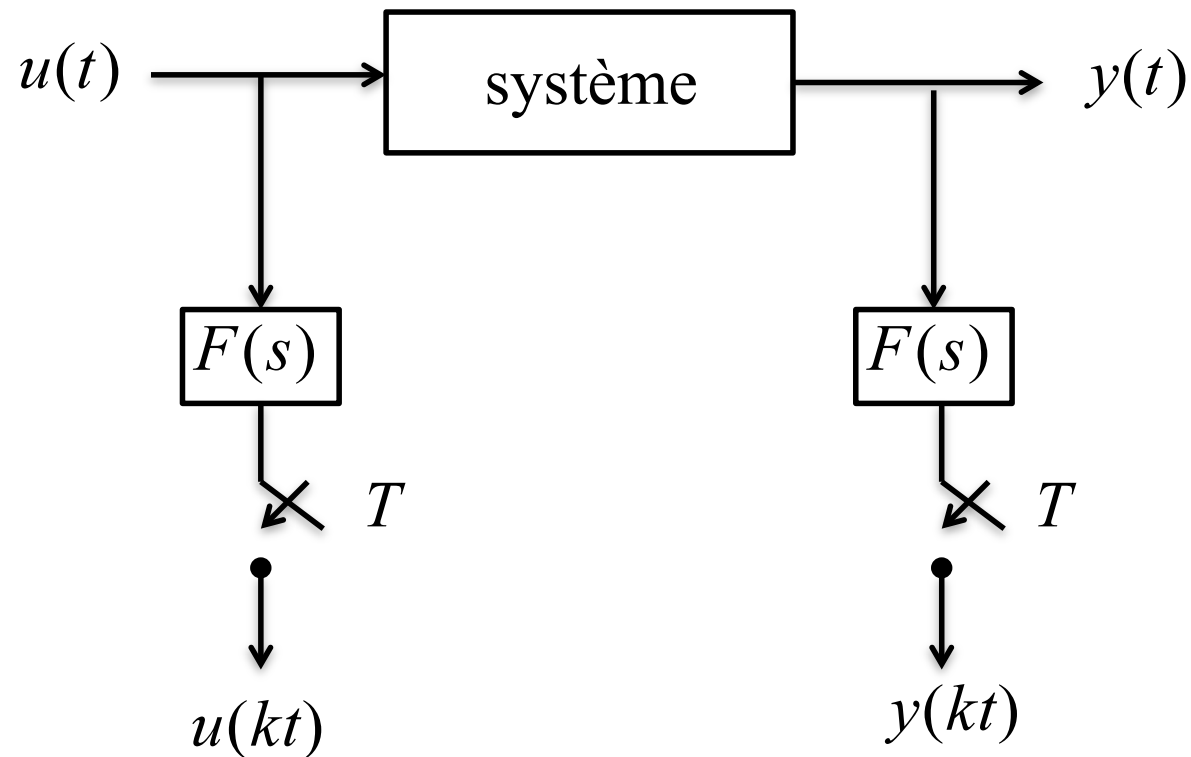
Pour identifier  
le gain

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.2 Echantillonnage (1)

---

### A. Entrée analogique



$F(s)$  filtre anti repliement fréquence de coupure  $f_B$

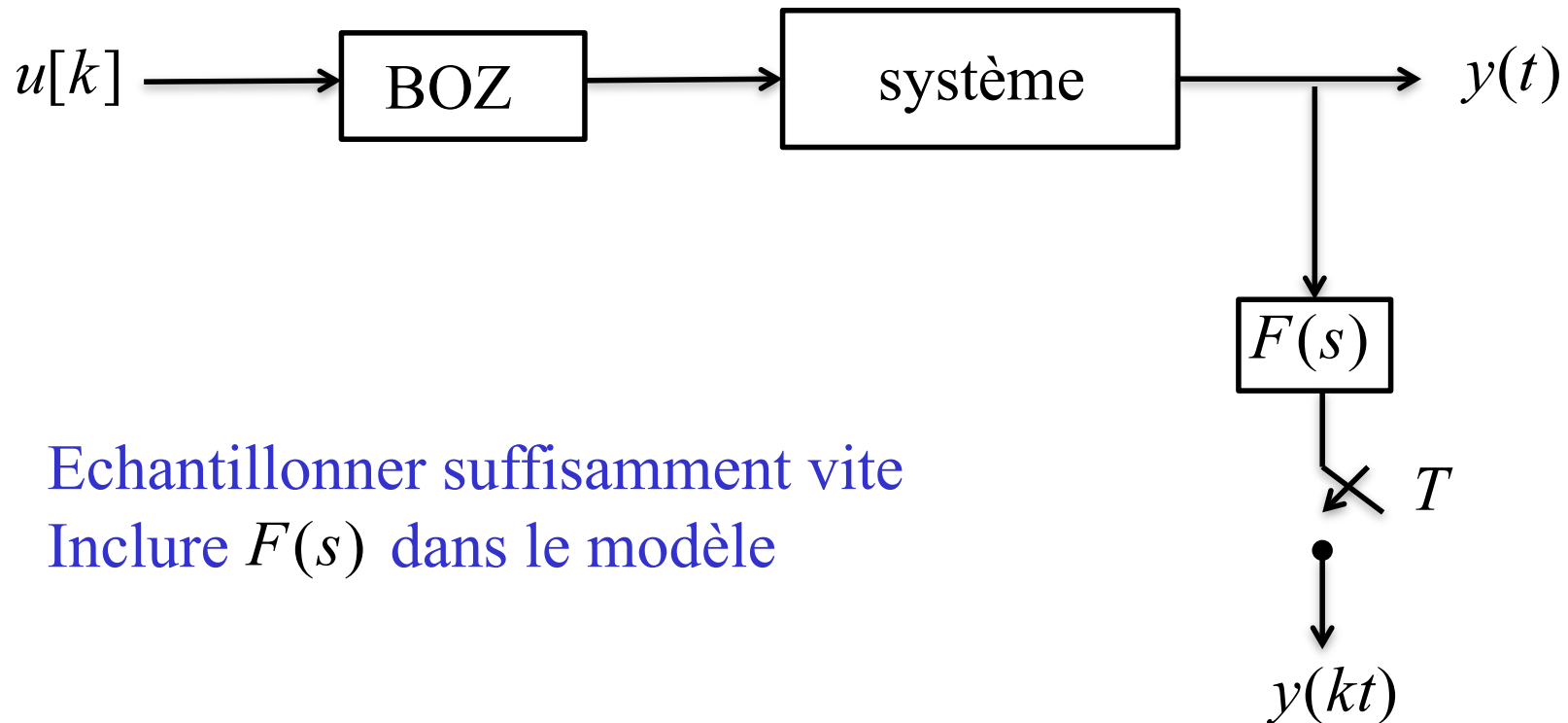
$$f_e = \frac{1}{T} \geq 2f_B$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.2 Echantillonnage (2)

---

### B. Entrée numérique



1. Echantillonner suffisamment vite
2. Inclure  $F(s)$  dans le modèle

### Choix de $T$

- $T$  trop grand  $\Rightarrow$  mauvais modèle dynamique
  - $T$  trop petit  $\Rightarrow$  pôles près de  $z = 1$
- $\Rightarrow$  sous échantillonnage + filtrage anti repliement numérique

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.3 Prétraitement des données (1)

---

### A. Elimination des points aberrants

Visualisation des données + élimination

### B. Sous échantillonnage

Si  $T < \frac{1}{100}$  de la constante de temps dominante

Faire un filtrage passe-bas numérique avant décimation

$$f_e = \frac{1}{T} \Rightarrow f_e' = \frac{1}{nT} = \frac{f_e}{n}$$

Fréquence  
de coupure  $f_c \leq \frac{f_e}{2n}$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.3 Prétraitement des données (2)

---

Exemples

Filtre RII

$$F(z) = \frac{1 - \alpha}{1 - \alpha z^{-1}} \quad \alpha = e^{-T/\tau_c}$$
$$= e^{-2\pi T f_c}$$
$$= e^{-\lambda \frac{\pi}{n}} \quad \lambda \leq 1$$

Filtre RIF

$$F(z) = \frac{1 + z^{-1} + z^{-2} + \dots + z^{-(n-1)}}{n}$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.3 Prétraitement des données (3)

---

### C. Elimination des perturbations basse-fréquence

#### C1. Elimination de la composante continue

##### 1) Point de fonctionnement connu $(u_0, y_0)$

$$y_f[k] = y[k] - y_0$$

$$u_f[k] = u[k] - u_0$$

##### 2) Point de fonctionnement inconnu

$$y_f[k] = y[k] - \left( \frac{1}{N} \sum_{k'=1}^N y[k'] \right)$$

$$u_f[k] = u[k] - \left( \frac{1}{N} \sum_{k'=1}^N u[k'] \right)$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.3 Prétraitement des données (4)

---

### C2. Elimination des dérives lentes

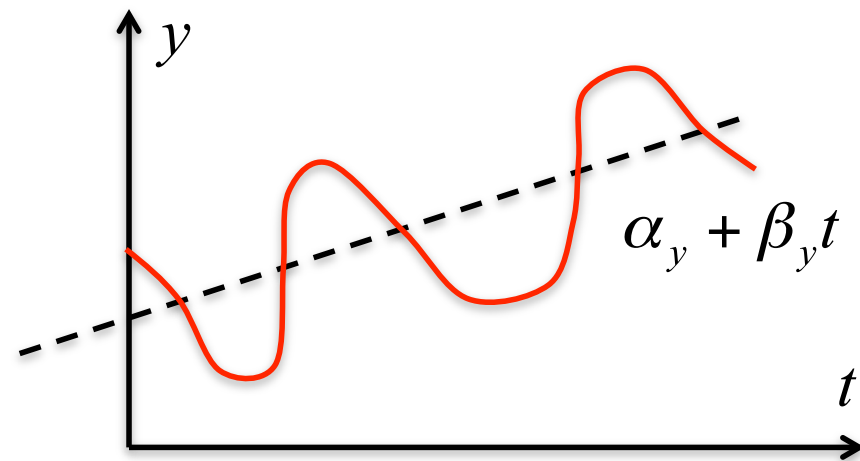
1) La dérive suit une droite de pente constante

$$y(t) = \alpha_y + \beta_y t + y'(t)$$

$$u(t) = \alpha_u + \beta_u t + u'(t)$$

a)  $y_f[k] = y[k] - \alpha_y - \beta_y kT$

$$u_f[k] = u[k] - \alpha_u - \beta_u kT$$





## IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

### IV.3 Prétraitement des données (5)

---

$$\text{b) } y_f[k] = y[k] - \hat{\alpha}_y - \hat{\beta}_y kT$$

$$u_f[k] = u[k] - \hat{\alpha}_u - \hat{\beta}_u kT$$

$$\hat{\beta}_y = \frac{1}{N-1} \sum_{k=2}^N \frac{y(kT) - y((k-1)T)}{T}$$

$$\hat{\beta}_u = \frac{1}{N-1} \sum_{k=2}^N \frac{u(kT) - u((k-1)T)}{T}$$

$$\hat{\alpha}_y = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N y(kt) - \hat{\beta}_y kt$$

$$\hat{\alpha}_u = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N u(kt) - \hat{\beta}_u kt$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.3 Prétraitement des données (6)

---

### 2) Filtrage passe-haut

$$F(z) = (1 - \alpha) \frac{(1 - z^{-1})}{1 - \alpha z^{-1}}$$

$$Y_f(z) = F(z)Y(z)$$

$$U_f(z) = F(z)U(z)$$

$$\Rightarrow y_f[k] = \alpha y_f[k-1] + (1 - \alpha)(y[k] - y[k-1])$$

$$\alpha = e^{\frac{-T}{t_f}} \quad t_f = t_{95\%} \approx 3\tau \quad \text{1<sup>er</sup> ordre}$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.3 Prétraitement des données (7)

---

### 3) Action intégrale dans le modèle de bruit

Exemple:

Modèle ARIMAX

$$A(q)y[k] = B(q)u[k] + \frac{C(q)}{1 - q^{-1}} w[k]$$

$$\Leftrightarrow A(q)\Delta y[k] = B(q)\Delta u[k] + C(q)w[k]$$

$$\Delta y[k] = y[k] - y[k - 1]$$

$$\Delta u[k] = u[k] - u[k - 1]$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.3 Prétraitement des données (8)

---

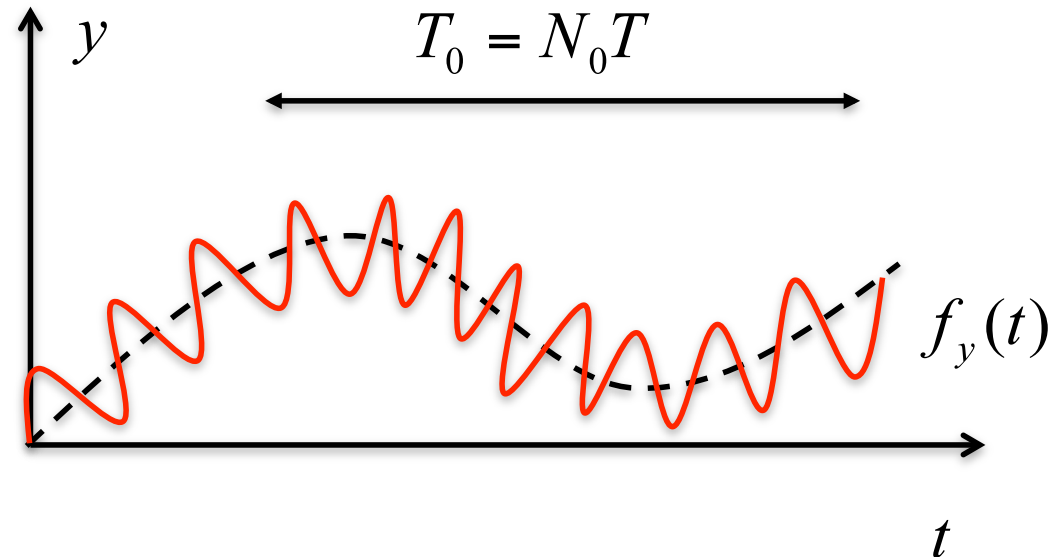
### 4) Dérive lente périodique

$$y(t) = f_y(t) + y'(t)$$

$$u(t) = f_u(t) + u'(t)$$

$$y_f(t) = y[k] - f_y(kT)$$

$$u_f(t) = u[k] - f_u(kT)$$



$$\hat{f}_y(kT) = \frac{N_0}{N} \sum_{i=0}^{\frac{N}{N_0}-1} y((k \bmod N_0)T + iT_0)$$

$$\hat{f}_u(kT) = \frac{N_0}{N} \sum_{i=0}^{\frac{N}{N_0}-1} u((k \bmod N_0)T + iT_0)$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.3 Prétraitement des données (9)

---

### 5) Dérive périodique dans le modèle de bruit

Exemple:

Modèle ARMAX

$$A(q)y[k] = B(q)u[k] + \frac{C(q)}{1 - q^{-N_0}} w[k]$$

$$\Leftrightarrow A(q)\Delta_{N_0}y[k] = B(q)\Delta_{N_0}u[k] + C(q)w[k]$$

$$\Delta_{N_0}y[k] = y[k] - y[k - N_0]$$

$$\Delta_{N_0}u[k] = u[k] - u[k - N_0]$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.3 Prétraitement des données (10)

---

### D. Mise à l'échelle des données

Meilleur conditionnement

$$y_f[k] = \alpha y[k] \quad \text{Avec} \quad \alpha = \frac{|u|_{\max}}{|y|_{\max}} \quad \alpha = \frac{\sum_{k=1}^N |u|}{\sum_{k=1}^N |y|}$$

### E. Systèmes avec action intégrale

$$\Delta y_f[k] = y[k] - y[k-1]$$

Modèle  $u[k] \rightarrow \Delta y[k]$

Exemple:                      Modèle ARMAX

$$A(q)\Delta y[k] = B(q)u[k] + C(q)w[k]$$

$$\Leftrightarrow y[k] = \frac{B(q)}{(1-q^{-1})A(q)}u[k] + \frac{C(q)}{A(q)(1-q^{-1})}w[k]$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.3 Prétraitement des données (11)

---

### F. Filtrage du bruit de mesure

$$y_f[k] = F(q^{-1})y[k]$$

$$u_f[k] = F(q^{-1})u[k]$$

#### 1) Filtre passe-bas

$$F(z) = \frac{(1 - \alpha)}{1 - \alpha z^{-1}} \quad \alpha = e^{\frac{-T}{t_f}} \quad t_f \approx \frac{1}{3} \tau$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

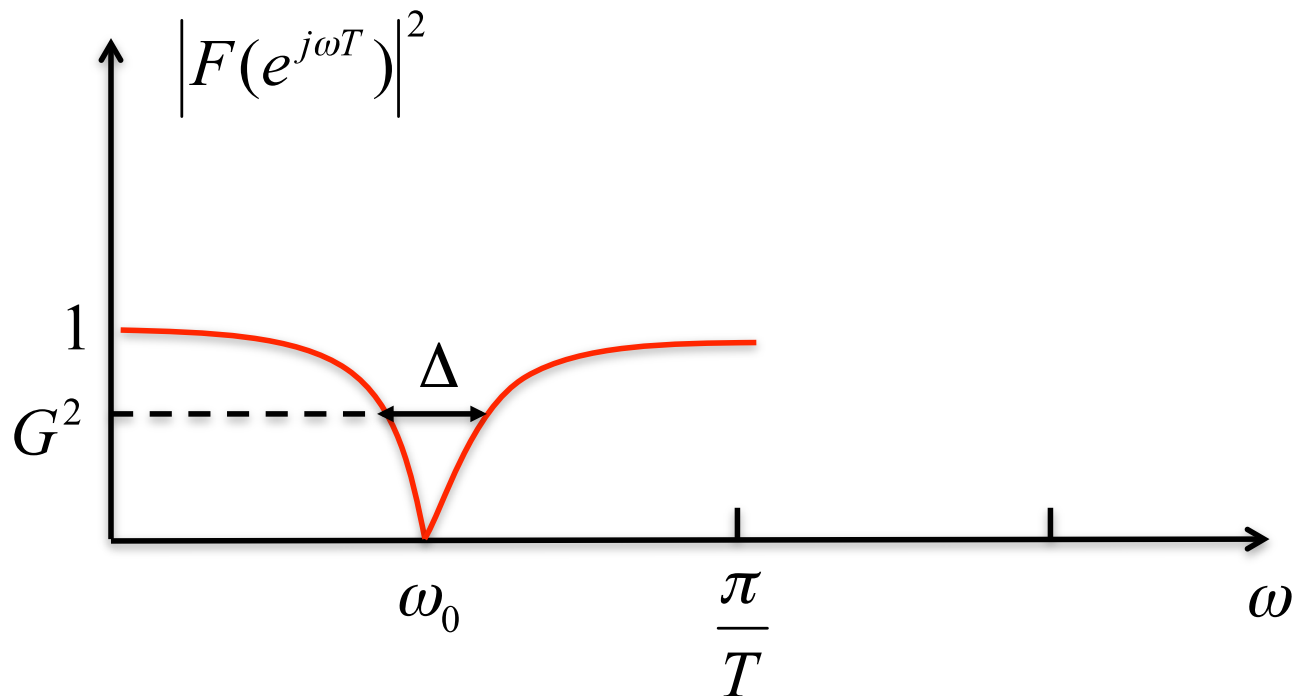
## IV.3 Prétraitement des données (12)

---

### 2) Filtre « trou »

$$F(z) = b \frac{1 - 2 \cos(\omega_0 T) z^{-1} + z^{-2}}{1 - 2b \cos(\omega_0 T) z^{-1} + (2b - 1) z^{-2}}$$

$$b = \frac{1}{1 + \frac{\sqrt{1 - G^2}}{G} \tan \frac{\Delta}{2}}$$





# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.4 Calcul du modèle (1)

---

### A. Détermination du retard $n_r$

- Si  $n_r$  sous estimé

⇒ premier coefficient de  $B(q) \approx 0$

$$|b_1| < 0,15|b_2| \Rightarrow n_r = n_r + 1$$

- « essais et erreur »

$n_r$  trop grand ⇒ mauvaise qualité du modèle

⇒ augmenter progressivement  $n_r$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.4 Calcul du modèle (2)

---

### B. Détermination de la structure $(n_a, n_b, n_c, \dots)$

#### 1) Principe de parcimonie

- Commencer avec des modèles simples:

ARX

Erreur de sortie

ARMAX

Variables instrumentales



- Commencer avec des structures simples

$$n_a = 2 \quad \text{ou} \quad n_f = 2$$

$$n_b = 2$$

$$n_r = 1$$

$$n_c = n_a$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

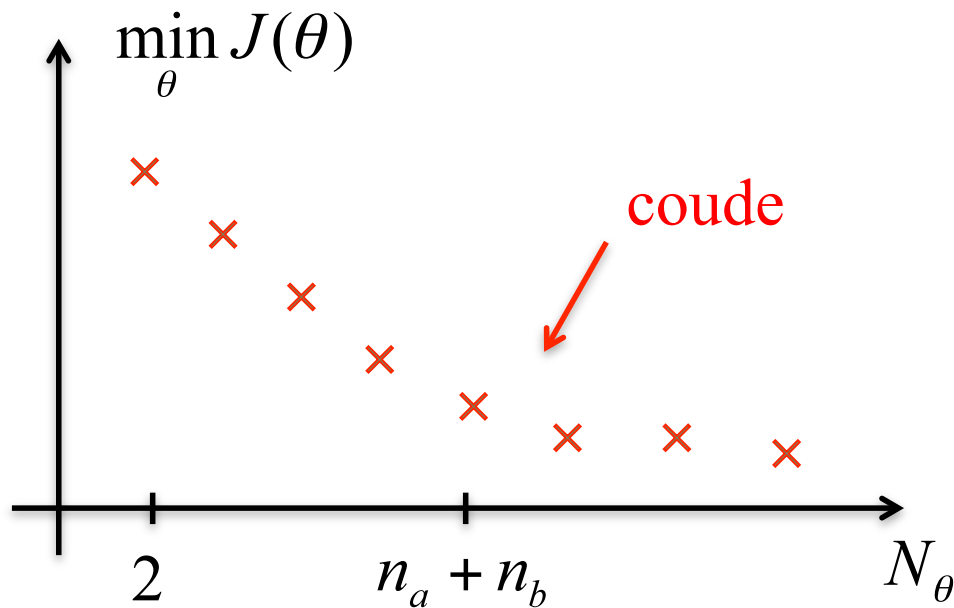
## IV.4 Calcul du modèle (3)

---

### 2) Identification de l'ordre

Augmenter progressivement la complexité  $n_a, n_b, n_f$

Observer l'évolution de  $\min_{\theta} J(\theta)$



$J(\theta)$  décroît toujours  
mais généralement il y a  
un effet de « saturation »

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.4 Calcul du modèle (4)

---

### C. Critère pénalisant la complexité

Ne s'applique pas aux méthodes avec variables instrumentales

#### 1) Le test - F

$$\begin{array}{l} M_1(\theta_1) \\ M_2(\theta_2) \end{array} \quad N_{\theta_2} > N_{\theta_1} \quad M_1 \subset M_2$$

$$V_1 = \min_{\theta_1} J(\theta_1) = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N e[k, \theta_1]^2$$

$$V_2 = \min_{\theta_2} J(\theta_2)$$


$$w[k] \quad \text{bruit blanc} \quad N(0, \sigma_i^2) \quad i = 1, 2$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.4 Calcul du modèle (5)

---

Sous l'hypothèse que le vrai modèle est  $M_1$  et  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$

$$\left( \frac{N - N_{\theta_2}}{N_{\theta_2} - N_{\theta_1}} \right) \left( \frac{V_1 - V_2}{V_2} \right) \sim F(N_{\theta_2} - N_{\theta_1}, N - N_{\theta_2})$$


Distribution de Fisher-Snedecor avec degrés de

liberté  $\begin{cases} (N_{\theta_2} - N_{\theta_1}) \\ (N - N_{\theta_2}) \end{cases}$

$\Rightarrow$  Rejeter  $M_1$  si

$$\left( \frac{N - N_{\theta_2}}{N_{\theta_2} - N_{\theta_1}} \right) \left( \frac{V_1 - V_2}{V_2} \right) > F_{\alpha}(N_{\theta_2} - N_{\theta_1}, N - N_{\theta_2}) \quad \alpha = 0,95$$

ou  $\alpha = 0,99$

$(1 - \alpha)$  est la probabilité de rejeter  $M_1$  alors que  $M_1$  est le «bon» modèle

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.4 Calcul du modèle (6)

---

2) Critère AIC « Akaike Information Criteria »

$$J_{AIC}(\theta) = \ln(J(\theta)) + \frac{2N_{\theta}}{N}$$

$$\approx \ln \left[ \left( 1 + \frac{2N_{\theta}}{N} \right) J(\theta) \right] \quad \text{si } N_{\theta} \ll N$$

$$J(\theta) = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N e[k, \theta]^2$$

3) Critère FPE « Final Prédiction Error »

$$J_{FPE}(\theta) = \left( \frac{1 + \frac{N_{\theta}}{N}}{1 - \frac{N_{\theta}}{N}} \right) J(\theta)$$

D. Calcul des pôles et zéros

Proches d'une annulation  $\Rightarrow$  ordre trop élevé

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (1)

---



Prendre un jeu de données pour la validation qui n'a pas servi au calcul du modèle

### A. Simulation

Inspection visuelle des simulations

≠ prédiction (à 1 pas)

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (2)

---

### B. Analyse des résidus

Résidus = Erreur de prédictions à un pas

$$e(k, \theta) = y(k) - \hat{y}(k, \theta)$$

Bon modèle  $\Rightarrow$

1.  $\{e(k)\}$  bruit blanc de moyenne 0
2.  $\{e(k)\}$  distribution normale
3.  $\{e(k)\}$  distribué symétriquement
4.  $\{e(k)\}$  indépendant des entrées (passées)
5.  $\{e(k)\}$  indépendant de la production de la sortie



# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (3)

---

### 1) Blancheur des résidus

Estimée de la covariance des résidus

$$\hat{R}_e[\tau] = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^{N-\tau} e[k] e[k + \tau]$$

$$\Rightarrow \hat{R}_e[0] = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N e^2[k] = J(\hat{\theta})$$

= Estimée de la variance

Hypothèse  $e[k]$  **bruit blanc**

a)  $\sqrt{N} \frac{\hat{R}_e[\tau]}{\hat{R}_e[0]}$  distribution normale  $N(0,1)$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (4)

---

$$\sqrt{N} \frac{\hat{R}_e[\tau]}{\hat{R}_e[0]} = \sqrt{N} \quad \text{si } \tau = 0$$

$$\leq 1,808 \quad \text{Avec probabilité 93\% si } \tau \neq 0$$

$$\leq 1,96 \quad \text{Avec probabilité 95\% si } \tau \neq 0$$

$$\leq 2,58 \quad \text{Avec probabilité 99\% si } \tau \neq 0$$

$$\text{b) } \frac{N}{\hat{R}_e^2[0]} \sum_{i=1}^m \hat{R}_e^2[i] \quad \text{distribution } \chi^2(m)$$

$$\frac{N}{\hat{R}_e^2[0]} \sum_{i=1}^m \hat{R}_e^2[i] \leq \chi^2_{\alpha}(m) \quad \text{avec probabilité } \alpha$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (5)

---

2) Non corrélation des entrées et des résidus

Estimée de l'intercorrélation

$$\hat{R}_{eu}[\tau] = \frac{1}{N} \sum_{k=1-\min(0,\tau)}^{N-\max(0,\tau)} e[k+\tau] u[k]$$

Estimée de la covariance de l'entrée

$$\hat{R}_u[0] = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N u^2[k]$$

Hypothèse:  $e[k]$  bruit blanc indépendant de  $u[k]$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (6)

---

1)  $\frac{\sqrt{N} \hat{R}_{eu}[\tau]}{\sqrt{\hat{R}_e[0] \hat{R}_u[0]}}$  distribution normale  $N(0,1)$

$\Rightarrow \left| \frac{\sqrt{N} \hat{R}_{eu}[\tau]}{\sqrt{\hat{R}_e[0] \hat{R}_u[0]}} \right| \leq N_\alpha$  avec probabilité  $\alpha$

2)  $\frac{N \sum_{i=1}^m \hat{R}_{eu}^2[i]}{\hat{R}_e[0] \hat{R}_u[0]}$  distribution  $\chi^2(m)$

$\Rightarrow \frac{N \sum_{i=1}^m \hat{R}_{eu}^2[i]}{\hat{R}_e[0] \hat{R}_u[0]} \leq \chi_\alpha^2$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (7)

---

### 3) Test du nombre de passages par zéro

Soit  $\hat{z}_N$  le nombre de passages par zéro des résidus  $\hat{z}_N = \sum_{i=1}^{N-1} \delta_i$

avec  $\delta_i = 1$  si  $e[i] e[i+1] < 0$

$\delta_i = 0$  si non

$\hat{z}_N$  a une distribution  $N\left(\frac{N}{2}, \frac{N}{4}\right)$

$$\frac{\hat{z}_N - \frac{N}{2}}{\frac{\sqrt{N}}{2}} \sim N(0,1) \Rightarrow \left| \frac{\hat{z}_N - \frac{N}{2}}{\frac{\sqrt{N}}{2}} \right| \leq N_\alpha \quad \text{avec probabilité } \alpha$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (8)

---

4) Test de non corrélation des résidus et de la sortie prédite

Dans le cas des méthodes

- de la variable instrumentale
- erreur de sortie

La prédiction de la sortie  $e[k, \theta]$  est non corrélée avec

$$e[k] = y[k] - \hat{y}[k, \theta]$$

Soit l'intercorrélacion entre  $e[k]$  et  $\hat{y}[k, \theta] = y_m[k]$

$$\hat{R}_{ey_m}[\tau] = \frac{1}{N} \sum_{k=1-\min(0,\tau)}^{N-\max(0,\tau)} e[k+\tau] y_m[k]$$

$$\hat{R}_{y_m}[0] = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N y_m^2[k]$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (9)

---

Hypothèse  $e[k]$  indépendant de  $y_m[k]$

$$1) \frac{\sqrt{N} \hat{R}_{ey_m}[\tau]}{\sqrt{\hat{R}_e[0] \hat{R}_{y_m}[0]}} \sim N(0,1)$$

$$2) \frac{N \sum_{i=1}^m \hat{R}_{ey_m}^2[i]}{\hat{R}_e[0] \hat{R}_{y_m}[0]} \sim X^2(m)$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (10)

---

### C. Analyse spectrale

Soit  $y[k] = G(q)u[k] + v[k]$        $v[k]$  bruit coloré  
 $= y_m[k] + v[k]$

#### 1) Estimateur de la transformée de Fourier empirique (ETFE)

Si  $v[k] = 0$

$$Y(e^{j\omega}) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} y[k]e^{-j\omega k}$$

Transformée de Fourier

$$U(e^{j\omega}) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} u[k]e^{-j\omega k}$$



# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (11)

---

Remarque: Transformée de Fourier discrète d'une séquence de longueur  $N$  :

$$Y_N[n] = Y(e^{j\frac{2\pi n}{N}}) = \sum_{k=0}^{N-1} y[k]e^{-j\frac{2\pi kn}{N}}$$

$$U_N[n] = U(e^{j\frac{2\pi n}{N}}) = \sum_{k=0}^{N-1} u[k]e^{-j\frac{2\pi kn}{N}}$$

$$Y(e^{j\omega}) = G(e^{j\omega})U(e^{j\omega})$$

ETFE  $\hat{G}_0^N(e^{j\omega}) = \frac{Y_N(\omega)}{U_N(\omega)}$

avec  $Y_N(\omega) = \sum_{k=0}^{N-1} y[k]e^{-j\omega k}$  et  $U_N(\omega) = \sum_{k=0}^{N-1} u[k]e^{-j\omega k}$

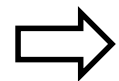
# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (12)

---

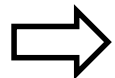
### En pratique

1.  $Y_N(\omega) \neq Y(e^{j\omega})$  car  $N$  devrait être  $\infty$
2.  $v[k] \neq 0$



ETFE

- Estimateur asymptotiquement non biaisé
- Estimateur non consistant



Moyenne de plusieurs ETFE

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (13)

---

### 2) Estimation spectrale numérique

Si  $v[k] \neq 0$  indépendant de  $u[k]$

⇒ Corrélation entre  $y$  et  $u$

$$R_{yu}[\tau] = R_{y_m u}[\tau] \quad \text{avec} \quad y_m[k] = G(q)u[k]$$

Interdensité spectrale entre  $y$  et  $u$

$$\begin{aligned} \Phi_{yu}(e^{j\omega}) &= TF \{R_{yu}[\tau]\} \\ &= \sum_{\tau=-\infty}^{+\infty} R_{yu}[\tau] e^{-j\omega\tau} \\ &= G(e^{j\omega}) \Phi_u(e^{j\omega}) \end{aligned}$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (14)

---

où  $\Phi_u(e^{j\omega}) = \sum_{\tau=-\infty}^{+\infty} R_u[\tau]e^{-j\omega\tau}$       Densité spectrale de  $u[k]$   
 $= TF\{R_u[\tau]\}$

où  $R_u[\tau]$  = autocorrélation de  $u[k]$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (15)

---

### a) Estimation du spectre

$$\hat{G}_N(e^{j\omega}) = \frac{\hat{\Phi}_{yu}^N(\omega)}{\hat{\Phi}_u^N(\omega)}$$

avec \*  $\hat{\Phi}_{yu}^N(\omega) = \sum_{\tau=-\gamma}^{\gamma} \hat{R}_{yu}^N[\tau] e^{-j\omega\tau}$  avec  $\gamma < N$

et  $\hat{R}_{yu}^N[\tau] = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^{N-\tau} y[k+\tau]u[k]$  si  $\tau \geq 0$   
 $= \frac{1}{N} \sum_{k=1-\tau}^N y[k+\tau]u[k]$  si  $\tau < 0$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (16)

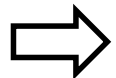
---

$$* \quad \hat{\Phi}_u^N(\omega) = \sum_{\tau=-\gamma}^{\gamma} \hat{R}_u^N[\tau] e^{-j\omega\tau}$$

$$\text{et} \quad \hat{R}_u^N[\tau] = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^{N-|\tau|} u[k + |\tau|] u[k]$$

Estimateur

- Asymptotiquement non biaisé
- Pas consistant



Fluctuation d'autant plus rapide que  $N$  est grand

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (17)

---

### Lissage par une fenêtre

$$\hat{\Phi}_{yu}^N(\omega) = \sum_{\tau=-\gamma}^{\gamma} \hat{R}_{yu}^N[\tau] w_{\gamma}[\tau] e^{-j\omega\tau}$$

$$\hat{\Phi}_u^N(\omega) = \sum_{\tau=-\gamma}^{\gamma} \hat{R}_u^N[\tau] w_{\gamma}[\tau] e^{-j\omega\tau}$$

où  $w_{\gamma}[\tau]$  est une fenêtre de taille  $2\gamma + 1$

Fenêtres: - Hanning  
- Hamming  
- Parzen

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (18)

---

### Moyennage

- 1) Couper la séquence en  $M$  séquences de longueur  $L = \frac{N}{M}$
- 2) Faire la moyenne arithmétique des  $M$  spectres



# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (19)

---

### b) Estimation du spectre du bruit

$$\Phi_y(\omega) = |G(e^{j\omega})|^2 \Phi_u(\omega) + \Phi_v(\omega)$$

### Estimateur du spectre du bruit

$$\hat{\Phi}_v^N(\omega) = \hat{\Phi}_y^N(\omega) - \frac{(\hat{\Phi}_{yu}^N(\omega))}{\hat{\Phi}_u^N(\omega)}$$

avec 
$$\hat{\Phi}_y^N(\omega) = \sum_{\tau=-\gamma}^{\gamma} w_{\gamma}[\tau] \hat{R}_y^N[\tau] e^{-j\omega\tau}$$

$$\hat{R}_y^N[\tau] = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^{N-|\tau|} y[k+\tau]y[k]$$

# IV. MISE EN ŒUVRE ET VALIDATION

## IV.5 Validation (20)

---

### c) Utilisation des spectres

#### 1) Visualiser

$$\hat{G}_0^N(j\omega), \hat{G}_N(j\omega), \hat{\Phi}_v^N(\omega)$$

- « Roll-off »  $\Rightarrow$  degré relatif dans  $\hat{G}(j\omega)$
- Résonance  $\Rightarrow$  paire de pôles complexes conjugués
- $\hat{\Phi}_v^N(\omega)$  indication sur le modèle de bruit

#### 2) Validation

- Comparer diagramme de Bode du modèle et  $\hat{G}_0^N(j\omega)$  ou  $\hat{G}_N(j\omega)$
- Comparer densité spectrale du modèle de bruit et  $\hat{\Phi}_v^N(\omega)$