### **Compensation paramétrique**

- Dernière fois
  - Analyse de résultats théorie  $\;\mathbf{Q}_{\hat{x}\hat{x}}\,,\;\mathbf{Q}_{\hat{v}\hat{v}},\,\mathbf{Q}_{\hat{\ell}\hat{\ell}}$
  - Promis plus sur l'itération
- Aujourd'hui
  - 1. Encore l'analyse de résultats
    - Global, local et la signifiance des paramètres
  - 2. Les pièges de l'itération
    - Générale
    - Example de sinusoïde

# **Compensation paramétrique – Ecarte-type** *a posteriori*

- 11. Ecarte-type a posteriori (Sec 4.5) estimateur non-biaisé
  - Similitudes avec compensation conditionnelle:
    - $\bullet \quad \text{minimum somme des résidus carrés} \qquad \Omega = \mathbf{v}^T \mathbf{P} \mathbf{v} \longrightarrow \min.$
    - surdétermination (pour la moyenne r = n 1)
  - Différences
    - Surdétermination exprimée:
      - la différence entre le nombre de observations et le nombre de paramètres  $r=n-u\geq 0$

$$\hat{\sigma}_0 = \sqrt{\frac{\hat{\mathbf{v}}^T \, \mathbf{P} \hat{\mathbf{v}}}{n-u}}$$

### **Ecarte-type** *a posteriori*

- l'idée de dérivation (idem la compensation conditionnelle)
- On espère obtenir  $E\{\hat{\Omega}\} = E\left\{trace\left(\hat{\mathbf{v}}^T\mathbf{P}\hat{\mathbf{v}}\right)\right\} = \dots$ 
  - On fait usage de
    - la trace un opérateur commutatif
    - P pas stochastique → à l'extérieur d'espérance

• 
$$E\left\{\hat{\mathbf{v}}^T\mathbf{P}\hat{\mathbf{v}}\right\} = \sigma_0^2 \cdot trace\left(\mathbf{P} \cdot \mathbf{Q}_{\hat{v}\hat{v}}\right) = \sigma_0^2 \cdot trace\left(\mathbf{P} \cdot \left[\mathbf{Q}_{\ell\ell} + \mathbf{A}\mathbf{Q}_{xx}\mathbf{A}^T\right]\right)$$
•  $\mathbf{Q}_{\hat{v}\hat{v}} = \mathbf{Q}_{\ell\ell} + \mathbf{A}\mathbf{Q}_{xx}\mathbf{A}^T$ 

- $\mathbf{Q}_{\hat{v}\hat{v}} = \mathbf{Q}_{\ell\ell} + \mathbf{A}\mathbf{Q}_{xx}\mathbf{A}^T$   $\mathbf{Q}_{\hat{x}\hat{x}} = (\mathbf{A}^T\mathbf{P}\mathbf{A})^{-1}$
- . :

$$E\{\hat{\Omega}\} = \sigma_0^2 \cdot (trace \underbrace{(\mathbf{P} \cdot \mathbf{Q}_{\ell\ell})}_{\mathbf{I}_n}) - \underbrace{\left(\mathbf{A}^T \mathbf{P} \mathbf{A} \cdot \left(\mathbf{A}^T \mathbf{P} \mathbf{A}\right)^{-1}\right)}_{\mathbf{I}_u}$$

• Si le résultat = espérance

$$= \sigma_0^2 \cdot (n - u) \qquad \Longrightarrow \hat{\sigma}_0 = \sqrt{\frac{\hat{\mathbf{v}}^T \mathbf{P} \hat{\mathbf{v}}}{(n - u)}} \qquad \Longrightarrow r = (n - u)$$

### **Compensation paramétrique – Analyse**

### 12. Globale (déjà vu)

- Comme dans la compensation conditionnelle:
- Ou directement via  $\mathbf{K}_{\ell\ell}$

$$q_{glb} = rac{\hat{\sigma}_0}{\sigma_0}$$
  $q_{glb} = \sqrt{rac{\hat{\mathbf{v}}^T \, \mathbf{K}_{\ell\ell}^{-1} \hat{\mathbf{v}}}{r}}$ 

#### 13. Locale

- (déjà vu)  $\frac{\hat{v}_i}{\sigma_{\ell_i}}$  où  $\sigma_{\ell_i}$  est issu de  $\mathbf{K}_{\ell\ell}/\mathbf{Q}_{\ell\ell}$
- Résidu standardisé (à tester k = ...)
  - définition  $\frac{\dot{v}_i}{\sigma_{\hat{v}_i}}$
  - attention joli mais délicat (plus de détails à ce sujet dans la Ch. 5 fiabilité)
- (nouveau) paramètre significatif
  - à tester:  $\frac{\hat{x}_j}{\sigma_{\hat{x}_j}}$

Nous aimons les paramètres significatifs, nous voulons que ce quotient soit important, pour une raison précise!

# **Compensation paramétrique – Analyse paramètre significatif**

- Exemple de sinusoïde
  - Trois ou quatre paramètres ?
  - Cas n°3 (c) versus n°4 (d)

$$\hat{\mathbf{x}} = \begin{bmatrix} \hat{c} \\ \hat{A} \\ \hat{\varphi} \end{bmatrix} \xrightarrow{?} \begin{bmatrix} \hat{c} \\ \hat{A} \\ \hat{\varphi} \end{bmatrix}$$

$$\approx 24.11 \text{ h}$$
fixé à 24

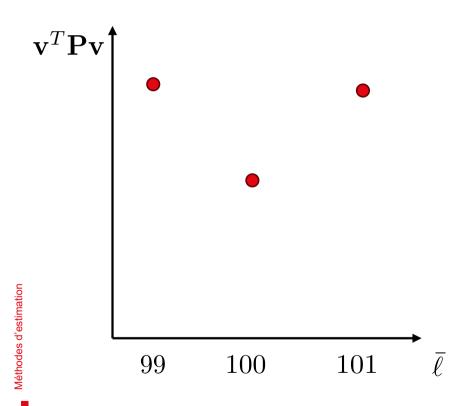
$$\frac{\hat{T}-24}{\sigma_{\hat{T}}} = \frac{24.11-24}{0.07} = \frac{0.11}{0.07} \approx 1.5 \le 2 \text{ à } 3$$

Nous n'intéressons pas à la différence entre T et son écart-type, mais à la différence entre T et 24 heures !

### Linéarisation – cas particulier

Moyenne artihmétique (ME 6-3)

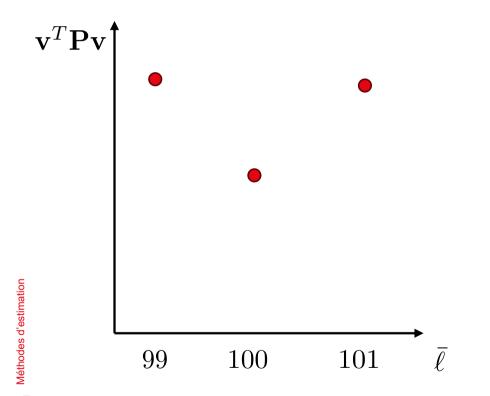
$$\ell = [ 101 \quad 96 \quad 102 \quad 99 \quad 102 ]$$



### **Linéarisation – cas particulier**

Moyenne artihmétique (ME 6-3)

$$\ell = \begin{bmatrix} 101 & 96 & 102 & 99 & 102 \end{bmatrix}$$



- Application
  - Exo 10 sinusoïde cas 1(a) y = c
  - triangle
  - quadrilatère (démo!)
  - •
- Cas (.py sur Moodle)

1. par. 
$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \beta & \gamma & \delta \end{bmatrix}^T$$
 $\mathring{\mathbf{x}} = \begin{bmatrix} \beta_1 & \gamma & \delta \end{bmatrix}^T$ 
2. par.  $\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \alpha & \beta & \gamma \end{bmatrix}^T$ 

2. par. 
$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \alpha & \beta & \gamma \end{bmatrix}^T$$
  $\mathring{\mathbf{x}} = \begin{bmatrix} \sum \alpha/2 & \sum \beta/2 & \gamma \end{bmatrix}^T$ 

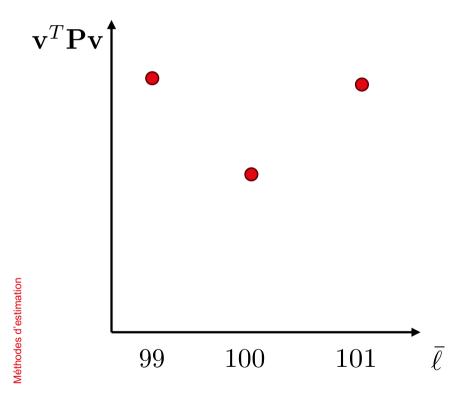
3. par. idem  $\mathbf{\mathring{x}} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}^T$ 

4. par. idem, pas d'approximation

### Linéarisation – cas particulier

Moyenne artihmétique (ME 6-3)

$$\ell = [ 101 \quad 96 \quad 102 \quad 99 \quad 102 ]$$



### Application

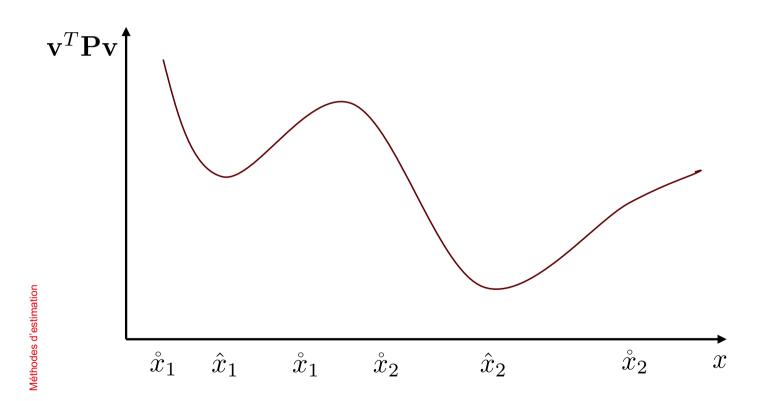
- Exo 10 sinusoïde cas 1(a) y = c
- triangle
- quadrilatère (démo!)
- •
- toutes les relations linéaires

#### Morale

- approximation n'est pas nécessaire
- ou peu être n'importe laquelle

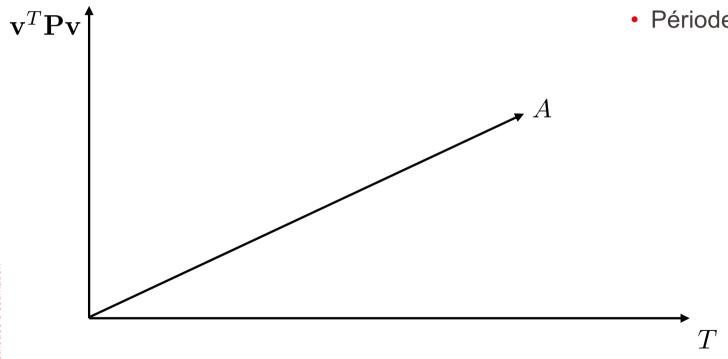
## Linéarisation - cas général

Fonction d'une variable



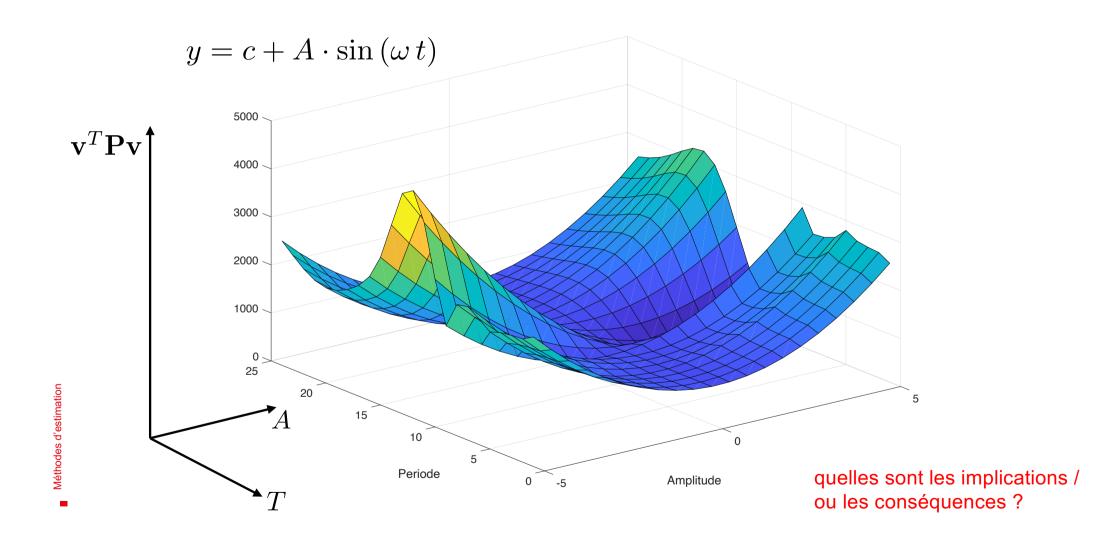
### Linéarisation - cas sinusoïde 2(b)

$$y = c + A \cdot \sin(\omega t)$$

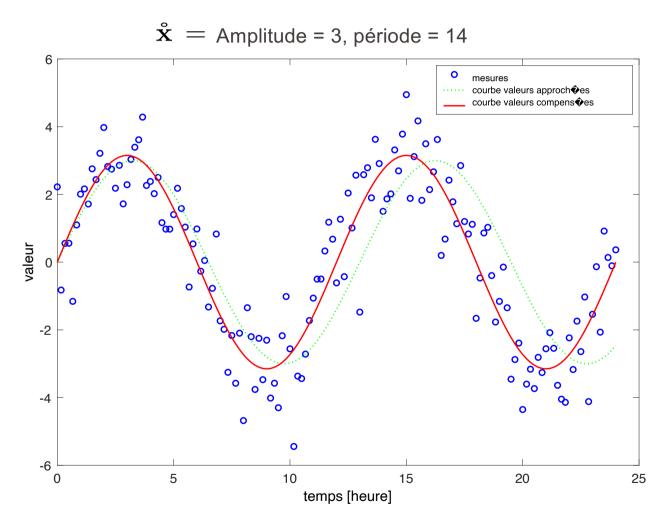


- Fonction deux paramétrès
  - (constant est connue, fixé)
  - Amplitude
  - Période (*T*emps en heures)

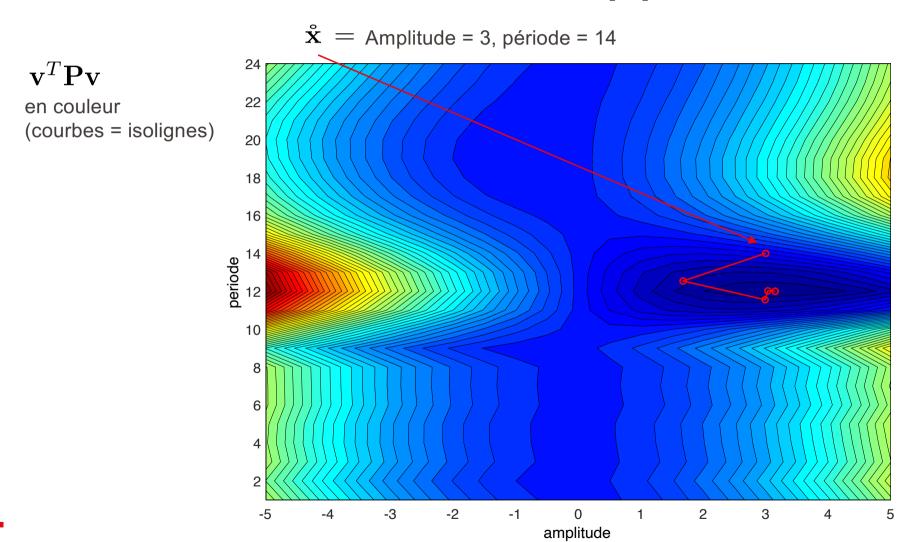
# Linéarisation - cas sinusoïde 2(b)



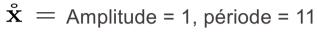
$$y = c_0 + A \cdot \sin(\omega t)$$

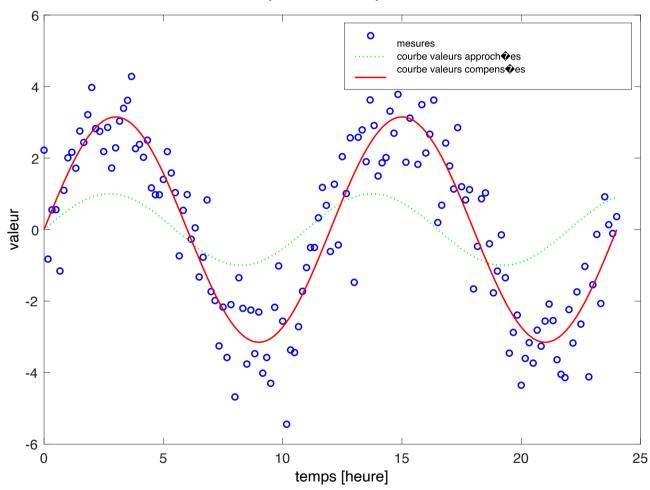


Méthodes d'estimation



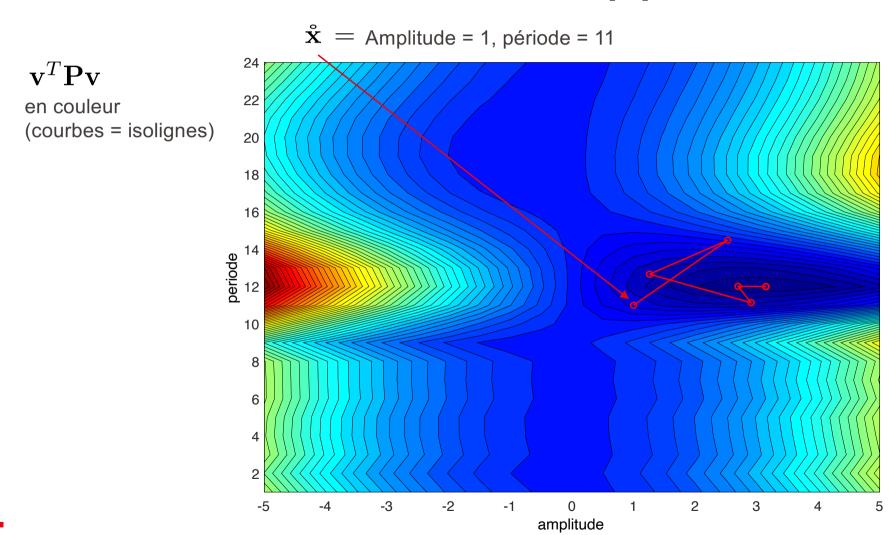
$$y = c_0 + A \cdot \sin(\omega t)$$



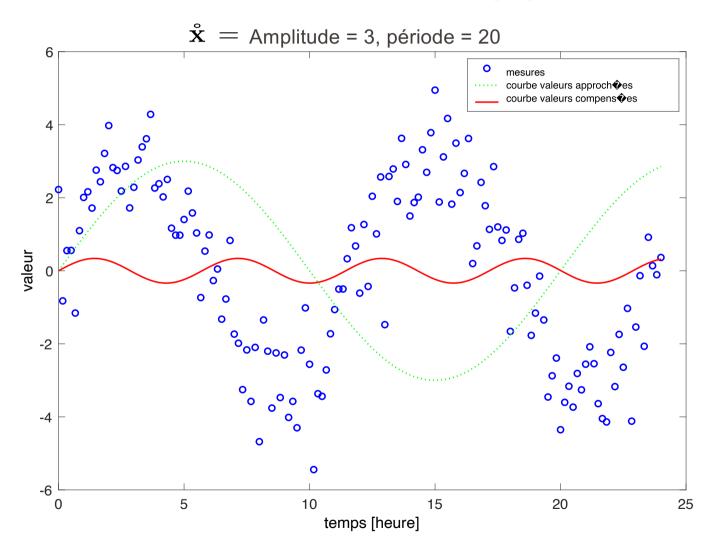


## Linéarisation - cas sinusoïde 2(b) $y = c_0 + A \cdot \sin{(\omega t)}$

$$y = c_0 + A \cdot \sin(\omega t)$$



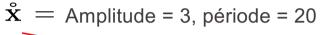
Méthodes d'estimation

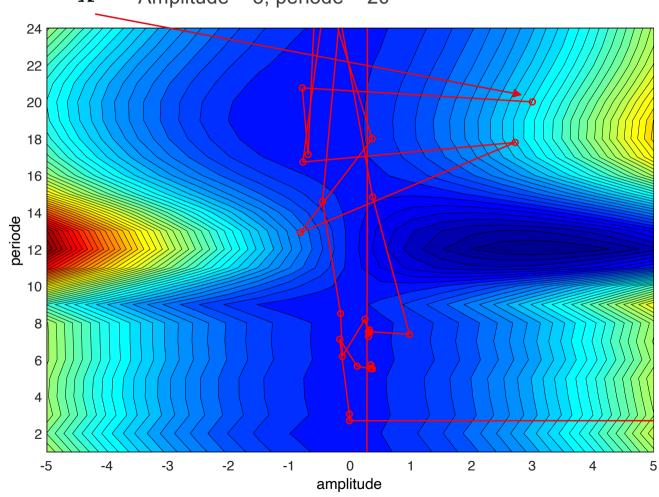


## Linéarisation - cas sinusoïde 2(b) $y = c_0 + A \cdot \sin{(\omega t)}$

 $\mathbf{v}^T \mathbf{P} \mathbf{v}$ 

en couleur (courbes = isolignes)





#### Divergence

- No itération!
- dx oscille!
- dx large!