

- Choix de compensation
  - conditionnelle versus paramétrique
  - avantages et inconvénients
  
- Modèle combiné
  - Pourquoi
  - Comment?

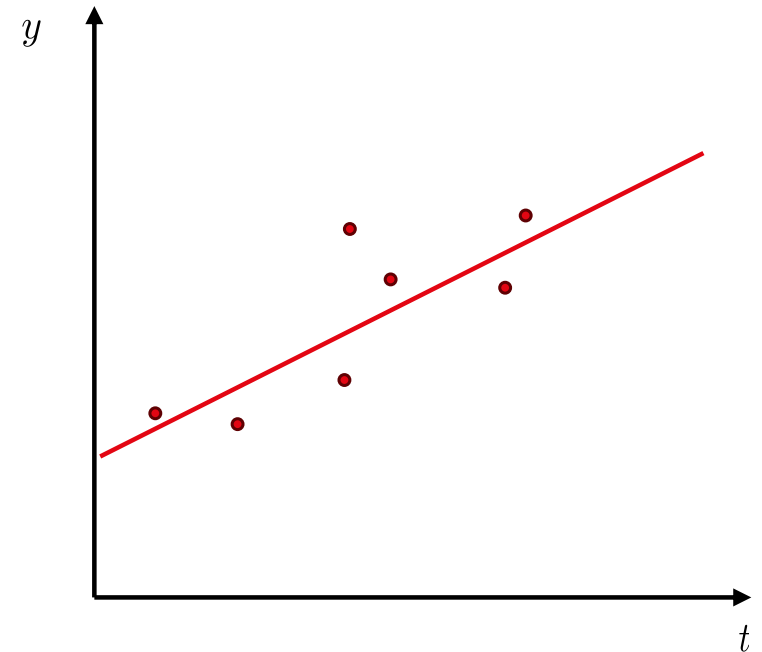
# Pourquoi combiné ? (1/3)

## ■ Exemple de régression linéaire

- Nous savon compenser (ajuster) par  $t$  parfait
- Comment ?
- Dans le « jargon ME »

$$y_i = a + b \cdot t_i \implies \ell_i - v_i = x_1 + x_2 \cdot t_i$$

$$\implies \ell - \mathbf{v} = \mathbf{A} \cdot \mathbf{x}$$



- en détail :

$$\begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & t_1 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & t_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} \quad \mathbf{x} = (\mathbf{A}^T \mathbf{A})^{-1} \mathbf{A} \cdot \ell$$

- on peut faire de la même façon si  $y$  est parfait et  $t$  est observé ...

# Pourquoi combiné ? (2/3)

## ■ Nouveau:

- Nous savons les résidus dans les deux directions

$$(y_i - v_{y_i}) = a + b \cdot (t_i - v_{t_i})$$

- Comment procéder ?

### 1. Compensation conditionnelle

- éliminer les paramètres

$$(a, b) \longrightarrow r = (n - 2) \text{ conditions}$$

### 2. Compensation paramétrique

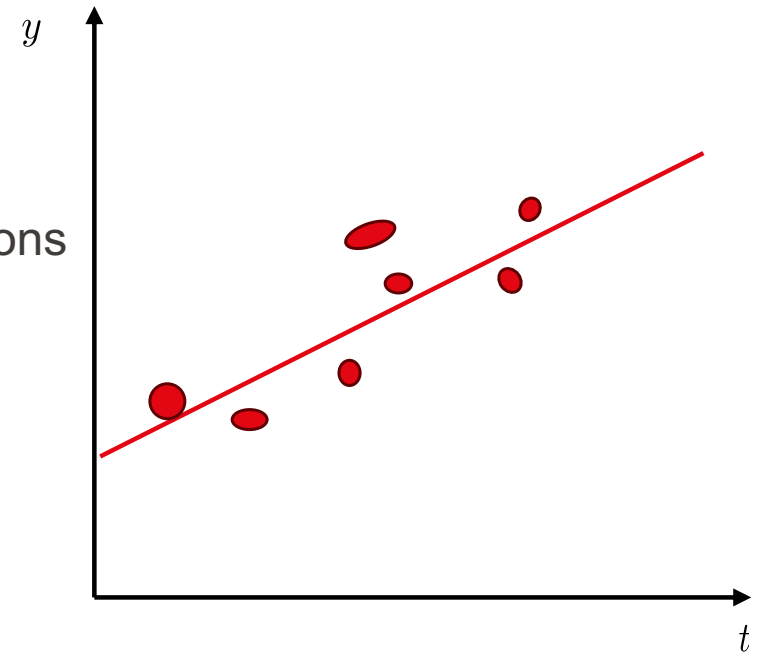
- p. ex.

$$t_i - v_{t_i} = T_i \longrightarrow n \text{ eq. avec } n \times T \text{ par.}$$

$$y_i - v_{y_i} = a + b \cdot T_i \longrightarrow n \text{ eq. avec } (n \times T + 2)$$

$$\left\{ \begin{array}{l} N = 2n \\ U = n + 2 \\ r = N - U = 2n - n - 2 = n - 2 \end{array} \right.$$

- surdétermination ne change pas!

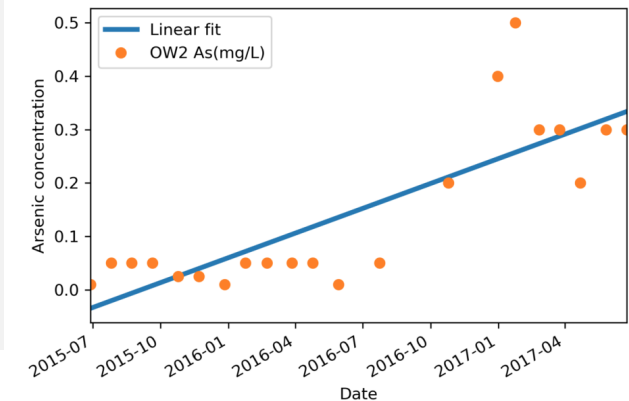


- Choix des paramètres: alternative pour une droite
  - Modèle **classique**: paramètres  $a$  et  $b$ 
    - avantage: modèle linéaire
    - inconvénient: détours pour obtenir  $t_{min}$ ,  $t_{max}$  et leurs cofacteurs
  - Modèle **alternatif**: paramètres  $t_{min}$  et  $t_{max}$ 
    - inconvénient: modèle non-linéaire
    - avantage: on obtient directement  $t_{min}$ ,  $t_{max}$  et leurs cofacteurs

- **Elimination des paramètres** → conditions identiques!

- $n$  équations à 2 paramètres
- $n-2$  équations sans paramètres

*Démonstration sur Moodle!*



# Pourquoi combiné ? (3/3)

## ■ Nouveau:

- Nous savons les résidus dans les deux directions

$$(y_i - v_{y_i}) = a + b \cdot (t_i - v_{t_i})$$

- Comment procéder ?

## 3. Compensation combinée

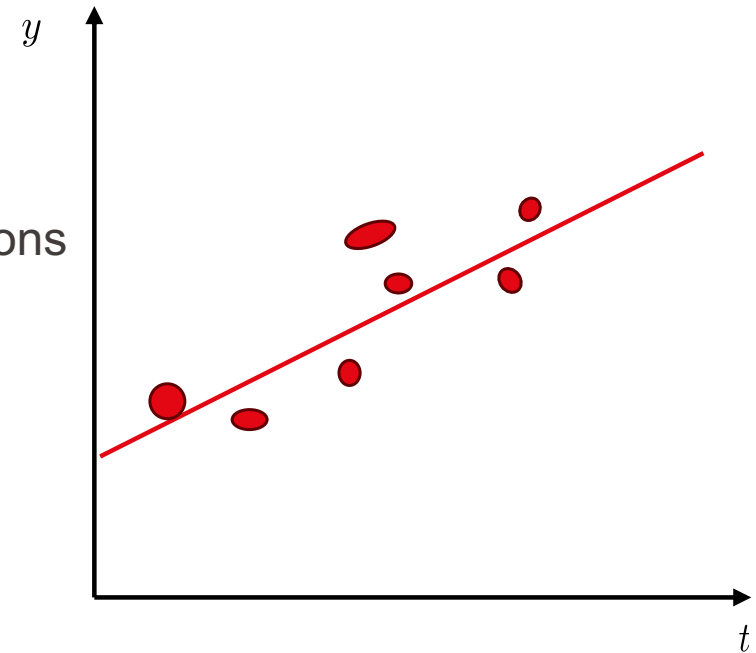
$$f(\ell - \mathbf{v}, \hat{\mathbf{x}} + \delta \mathbf{x}) = 0$$

$$(y_i - v_{y_i}) - [a + b \cdot (t_i - v_{t_i})] = 0$$

- on linéarise

$$\mathbf{A} = \frac{\partial f(\ell)}{\partial \mathbf{x}} \longrightarrow m \text{ (conditions)} \times u \text{ (param.)}$$

$$\mathbf{B} = \frac{\partial f(\ell)}{\partial \ell} \longrightarrow m \text{ (conditions)} \times n \text{ (obs.)}$$



# Compensation combinée

## ■ Modèle

- générale (idéal)  $f(\ell - \mathbf{v}, \hat{\mathbf{x}} + \delta \mathbf{x}) = 0$

- linéarisé

$$\mathbf{B}\mathbf{v} - \mathbf{A}\delta\mathbf{x} - \mathbf{w} = 0$$

- Lagrange

$$\Omega = \mathbf{v}^T \mathbf{P}\mathbf{v} - 2\mathbf{k}(\mathbf{B}\mathbf{v} - \mathbf{A}\delta\mathbf{x} - \mathbf{w}) \rightarrow \min.$$

$$\frac{\partial \Omega}{\partial \mathbf{v}} = \dots = 0$$

$$\frac{\partial \Omega}{\partial \mathbf{x}} = \dots = 0$$

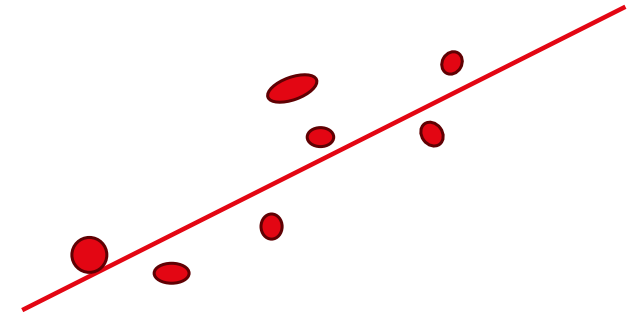
$$\frac{\partial \Omega}{\partial \mathbf{k}} = \dots = 0$$



- solution

$$\delta \hat{\mathbf{x}} = - \left[ \mathbf{A}^T \underbrace{(\mathbf{B}\mathbf{Q}_{ll}\mathbf{B}^T)^{-1}}_{\mathbf{P}^*} \mathbf{A} \right]^{-1} \underbrace{\mathbf{A}^T (\mathbf{B}\mathbf{Q}_{ll}\mathbf{B}^T)^{-1}}_{\mathbf{P}^*} \cdot \mathbf{w}$$

$$\mathbf{Q}_{\hat{v}\hat{v}} = \dots$$



## Compensation combinée – algorithme

1. Formulation du problème :  $f(\check{\ell}, \check{\mathbf{x}}) = 0$ .
2. Matrice de covariance :  $\mathbf{K}_{\ell\ell} = ?$  où  $\sigma_0^2 \cdot \mathbf{Q}_{\ell\ell} = ?$ .
3. Choix des valeurs initiales :  $\overset{\circ}{\mathbf{x}}$ .
4. Calcul des écarts :  $\mathbf{w} = f(\ell, \overset{\circ}{\mathbf{x}})$ .
5. Matrices des dérivées :  $\mathbf{A} = \frac{\partial f}{\partial \mathbf{x}}$ ,  $\mathbf{B} = \frac{\partial f}{\partial \ell}$ .
6. Matrice auxiliaire :  $\mathbf{S} = \mathbf{Q}_{\ell\ell} \mathbf{B}^T (\mathbf{B} \mathbf{Q}_{\ell\ell} \mathbf{B}^T)^{-1}$ .
7. Résidu provisoire :  $\overset{\circ}{\mathbf{v}}^* = \mathbf{S} \cdot \mathbf{w}$ , et  $\mathbf{A}^* = -\mathbf{S} \mathbf{A}$ .
8. Covariance des paramètres :  $\mathbf{Q}_{\hat{x}\hat{x}} = (\mathbf{A}^T \mathbf{P}^* \mathbf{A})^{-1}$ .  $\mathbf{P}^* = (\mathbf{B} \mathbf{Q}_{\ell\ell} \mathbf{B}^T)^{-1}$
9. Correction des paramètres :  $\delta \hat{\mathbf{x}} = \mathbf{Q}_{\hat{x}\hat{x}} \mathbf{A}^* \mathbf{P}^* \overset{\circ}{\mathbf{v}}^*$ , et  $\hat{\mathbf{x}} = \overset{\circ}{\mathbf{x}} + d\hat{\mathbf{x}}$ .
10. Correction des résidus :  $\hat{\mathbf{v}} = \overset{\circ}{\mathbf{v}}^* - \mathbf{A}^T d\hat{\mathbf{x}}$ , et  $\hat{\ell} = \ell - \hat{v}$ .
11. Contrôle des calculs :  $\hat{\mathbf{w}} = f(\hat{\ell}, \hat{\mathbf{x}}) = 0$ .

# Synthèse: conditions ou paramètres ?

- Choix du type de compensation
  - Cours: moyenne, triangle, quadrilatère, gaz parfait
  - Polycopiée: exercices résolus 3.7.1 et 4.9.1: résistances
    - En particulier: trace  $Q_{\hat{v}\hat{v}} = 2$
    - chapitres 2, 3, 4 et 6: minerai (= *fil rouge*)
  - Tests 2 et 3
- **Exercice 11** → avantages et inconvénients
  - Choix des conditions – valeurs approchées
  - *Taille* des matrices
  - Calculs, itérations, contrôles
  - Résultats compensés et fonctions des résultats compensés
  - Indicateurs de fiabilité

*Trop souvent, on oublie les conditions !*

# Synthèse: conditions et paramètres ?

- Où sont les observations ?
  - Inversion de l'abscisse et de l'ordonnée
    - Pour la sinusoïde, on observe  $y_i$  (imparfaitement) pour  $t_i$  parfait
    - Si l'on observe  $t_i$  pour  $y_i$  parfait → exercice 4.10.2
- Conditions avec paramètres
  - Introduction: observation de l'abscisse **et** de l'ordonnée
    - Les modèles connus ne sont pas applicables
    - Leur application est laborieuse
  - Expression du modèle combiné et cas particuliers

$$Q_{\hat{v}\hat{v}} = 2$$

- Applications
  - Régression linéaire: exercice 6.4.1 (**synthèse de démo sur Moodle, semaine 13**)
    - Modèle **conditionnel**: éliminer 2 paramètres →  $n = 12, r = 4, u = 0$
    - Modèle **paramétrique**: ajouter des paramètres →  $n = 12, r = 4, u = 8$
    - Modèle **combiné** → polycopié

*Tout sous le même toit !*