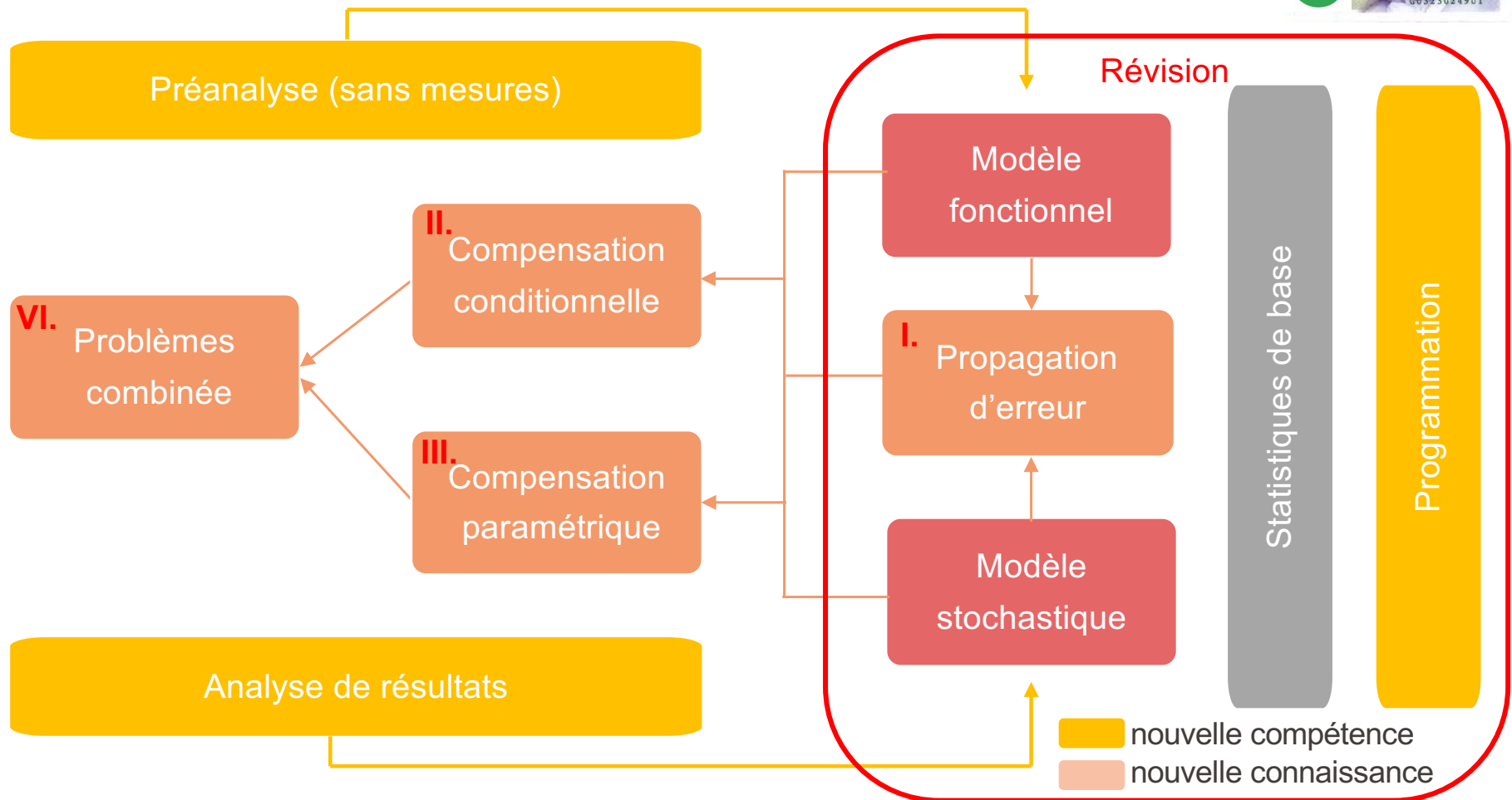


ME Cockpit de de matières et de compétences



- Comment réussir à observer et estimer avec confiance?



Agenda 4.1: Poids et cofacteurs



- Mesures indépendantes et de même type
 - Choix de $\sigma_0 =$ écart-type d'une observation de poids 1
 - Covariance = variance x cofacteurs : $\mathbf{K}_{ll} = \sigma_0^2 \cdot \mathbf{Q}_{ll}$
 - Poids = (cofacteurs)⁻¹ : $\mathbf{P} = \mathbf{Q}_{ll}^{-1}$
 - Même précision : $\mathbf{P} = \mathbf{Q}_{ll} = \mathbf{I}$

- Moyenne *pondérée*
 - Moyenne avec variance minimale
 - Mesures *corrélées*

- Exemple "au garage"
 - Plusieurs mesures de pression d'un pneu
 - Mesures corrélées et moyenne pondérée



Poids & cofacteurs



- Principe

- choix de σ_0

$$\mathbf{K}_{ll} = \underbrace{\begin{bmatrix} \sigma_a^2 & \sigma_{ab} & \sigma_{ac} \\ & \sigma_b^2 & \sigma_{bc} \\ & & \sigma_c^2 \end{bmatrix}}_{\text{même unités}} \rightarrow \text{sort, p. ex. } \sigma_b^2 = \sigma_0$$

- Cofacteurs

$$\mathbf{Q}_{ll} = \underbrace{\begin{bmatrix} \frac{\sigma_a^2}{\sigma_b^2} & \frac{\sigma_{ab}}{\sigma_b^2} & \frac{\sigma_{ac}}{\sigma_b^2} \\ & \frac{\sigma_b^2}{\sigma_b^2} & \frac{\sigma_{bc}}{\sigma_b^2} \\ & & \frac{\sigma_c^2}{\sigma_b^2} \end{bmatrix}}_{\text{sans unités}}$$

$$\mathbf{K}_{ll} \equiv \underbrace{\sigma_0^2}_{\text{p.ex. } \sigma_b^2} \mathbf{Q}_{ll}$$

▪ Définitions $\mathbf{P} \equiv \mathbf{Q}^{-1}$

- Cas précédent 3 x 3 $= \begin{bmatrix} p_a & p_{ab} & p_{ac} \\ & p_b & p_{bc} \\ & & p_c \end{bmatrix}$

- Cas précédent (3×3 , $\sigma_a = \sigma_b$) si la matrice de covariance est diagonale

$$\mathbf{Q}_{ll} = \underbrace{\begin{bmatrix} \frac{\sigma_a^2}{\sigma_b^2} & & \\ & 1 & \\ & & \frac{\sigma_c^2}{\sigma_b^2} \end{bmatrix}}_{\text{sans unités}}$$

- En générale
 - Si $\sigma_{i,j} \neq 0$
 - Si les unités sont différentes
 - $\implies \mathbf{K}_{ll}$ est difficile à interpréter, ainsi que \mathbf{Q}_{ll}

Comment on peut justifier le terme de poids?

Exemple: la moyenne pondérée



- On mesure deux fois une grandeur

1. a avec σ_a

2. b avec σ_b

- a, b sont indépendants $\implies \rho_{ab} = 0$

- On propose

- $m = p_a a + p_b b$ avec $p_a + p_b = 1$

$$m = \begin{bmatrix} p_a & p_b \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix}$$

$$\sigma_m^2 = ?$$

Moyenne pondérée avec variance minimale

$$m = \begin{bmatrix} p_a & p_b \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix}$$

$$\sigma_m^2 =$$

$$\sigma_m^2 =$$



$$p_a + p_b = 1$$
$$\implies p_b =$$

- Comment choisir σ_m^2 ?
- But: $\sigma_m^2 \longrightarrow$ variance minimale

Moyenne pondérée avec variance minimale (suite)

$$\sigma_m^2 = p_a^2 \sigma_a^2 + (1 - p_a)^2 \sigma_b^2$$

$$\sigma_m^2 =$$

$$\sigma_m^2 =$$

- Minimum de fonction $\frac{\partial f(\cdot)}{\partial p_a} = 0$

$$\frac{\partial f(\sigma_m^2)}{\partial p_a} :$$

$$\longrightarrow p_a =$$



Moyenne pondérée avec variance minimale (suite)

- A noter que

$$p_a \sigma_a^2 = p_b \sigma_b^2 = 1 \cdot \sigma_0^2$$

$$\implies p_b = \frac{\cancel{\sigma_b^2} \cdot \sigma_a^2}{(\sigma_a^2 + \sigma_b^2) \cancel{\sigma_b^2}} \implies p_b = \frac{\sigma_a^2}{(\sigma_a^2 + \sigma_b^2)}$$



- Conclusion sur la moyenne pondérée
 - On pondère les observations indépendantes par l'inverse de leur variance

$$p_i = \frac{1}{\sigma_i^2}$$

Moyenne pondérée «étendu» (suite)



- Dérivation par la méthode de Lagrange

$$\sigma_m^2 = \underbrace{\begin{bmatrix} p_a & p_b \end{bmatrix}}_{\mathbf{F}} \begin{bmatrix} \sigma_a^2 & 0 \\ 0 & \sigma_b^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_a \\ p_b \end{bmatrix} + \text{condition: } p_a + p_b = 1$$

- Forme quadratique $\Omega : \underbrace{p_a^2 \sigma_a^2 + p_b^2 \sigma_b^2}_{\text{comme avant}} - \underbrace{2k}_{\Lambda} \underbrace{(p_a + p_b - 1)}_{\text{condition}} \Rightarrow \min$

$$(1) \quad \frac{\partial \Omega}{\partial p_a} = 0 : \dots \quad \Rightarrow p_a = \frac{k}{\sigma_a^2} \Rightarrow \hat{p}_a = \dots$$

$$(2) \quad \frac{\partial \Omega}{\partial p_b} = 0 : \dots \quad \Rightarrow p_b = \frac{k}{\sigma_b^2} \Rightarrow \hat{p}_b = \dots$$

$$(3) \quad \frac{\partial \Omega}{\partial k} = 0 : \dots \quad \Rightarrow p_a = (1 - p_b) \Rightarrow (1) \Rightarrow k = (1 - p_b) \sigma_a^2 \Rightarrow (2)$$

$$\Rightarrow p_b = (1 - p_a) \Rightarrow (2) \Rightarrow k = (1 - p_a) \sigma_b^2 \Rightarrow (1)$$

Résultat comme avant !

Moyenne pondérée

Complément

- Sur Moodle (les preuves)
 1. Les poids de la moyenne pondérée est égal à la somme de poids de ses composants
 2. La somme des poids est-elle toujours égale à 1?
 3. Indépendance à σ_0



Exemple

- Exemple « au garage »
 - Plusieurs mesures de pression d'un pneu
 1. Apprenti l_a avec $\sigma_a = 0.1$ bar
 2. Garagiste l_g avec $\sigma_g = 0.07$ bar
 3. Experte l_e avec $\sigma_e = 0.07$ bar

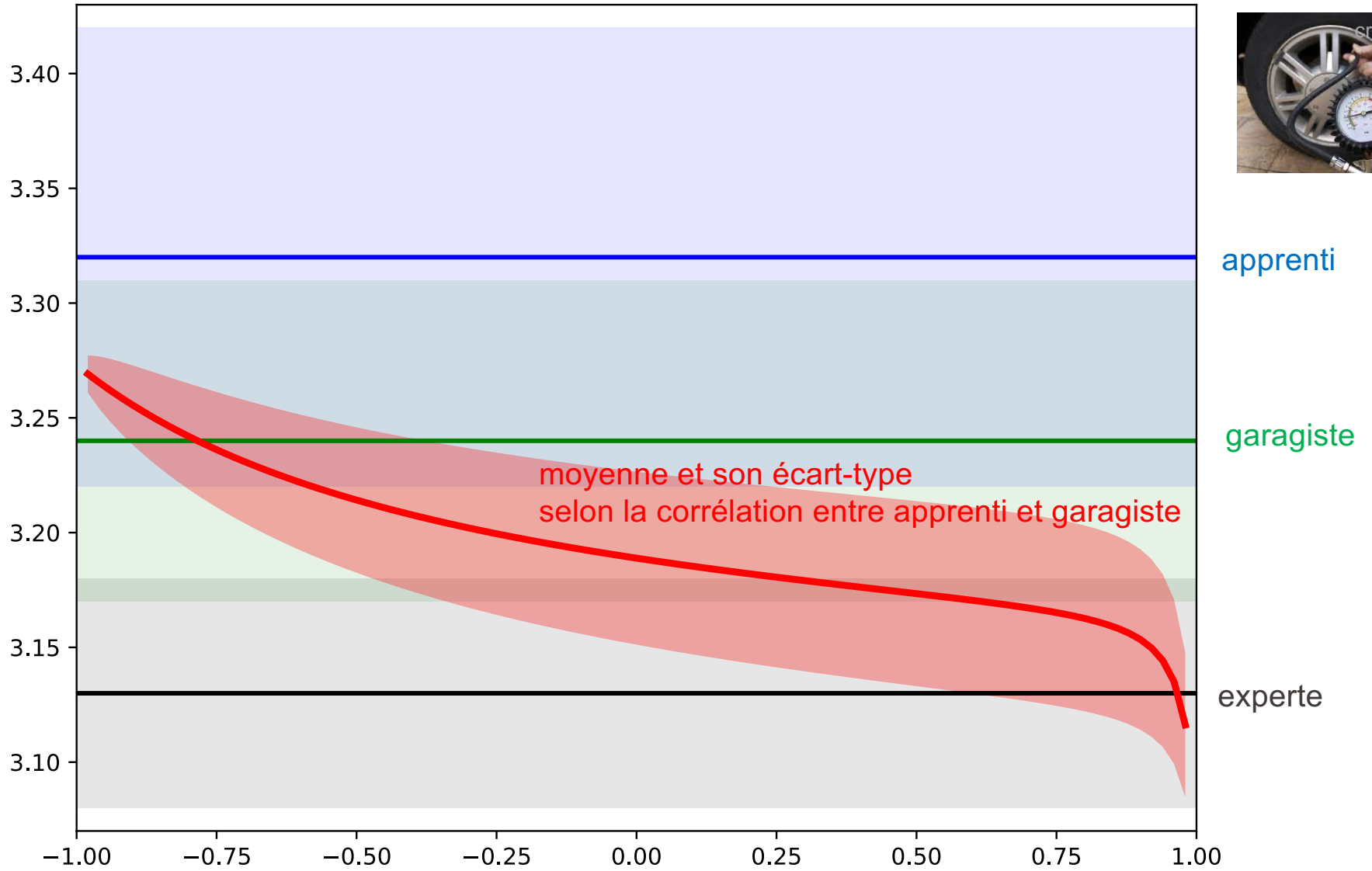
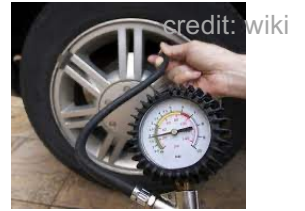
 - Mesures indépendantes: au tableau

 - Mesures corrélées et moyenne pondérée: démo en Python

 - Intuition et calcul
 - *Influence des mesures corrélées*: gain ou perte?
 - Corrélations modérées et extrêmes



Weighted mean and its standard deviation [area] vs correlation ab



apprenti

garagiste

experte

Poids et cofacteurs – synthèse



- Mesures indépendantes et de même type
 - Choix de $\sigma_0 =$ écart-type d'une observation de poids 1
 - Covariance = variance x cofacteurs : $\mathbf{K}_{ll} = \sigma_0^2 \cdot \mathbf{Q}_{ll}$
 - Poids = (cofacteurs)⁻¹ $\mathbf{P} = \mathbf{Q}_{ll}^{-1}$
 - Même précision : $\mathbf{P} = \mathbf{Q}_{ll} = \mathbf{I}$
- Moyenne *pondérée*
 - Moyenne avec variance minimale
 - Poids de la moyenne = somme de poids !
 - Mesures *corrélées*
 - Généralisation des poids
 - Interprétation plus difficile des éléments
 - Mesures de types *différents*
 - Facteur de multiplication commun
 - Choix des unités – défis (problèmes) numériques

Pour jeudi prochain : exercices résolus et non-résolus du chapitre 2, questions!

Pour mardi prochain : préparer 1 feuil "triche" A4 - Chapitres 1 & 2

Moyenne pondérée avec variance minimale

$$m = \overbrace{\begin{bmatrix} p_a & p_b \end{bmatrix}}^F \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix}$$

$$\sigma_m^2 = \begin{bmatrix} p_a & p_b \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sigma_a^2 & \cdot \\ \cdot & \sigma_b^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_a \\ p_b \end{bmatrix}$$

$$\sigma_m^2 = \begin{bmatrix} p_a \sigma_a^2 + p_b \sigma_b^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_a \\ p_b \end{bmatrix}$$

$$= p_a^2 \sigma_a^2 + p_b^2 \sigma_b^2 = p_a^2 \sigma_a^2 + (1 - p_a)^2 \sigma_b^2$$



$$p_a + p_b = 1$$

$$\implies p_b = 1 - p_a$$

- Comment choisir σ_m^2 ?
- But: $\sigma_m^2 \longrightarrow$ variance minimale

Moyenne pondérée avec variance minimale (suite)

$$\sigma_m^2 = p_a^2 \sigma_a^2 + (1 - p_a)^2 \sigma_b^2$$

$$\sigma_m^2 = p_a^2 \sigma_a^2 + \sigma_b^2 - 2p_a \sigma_b^2 + p_a^2 \sigma_b^2$$

$$\sigma_m^2 = p_a^2 (\sigma_a^2 + \sigma_b^2) - 2p_a \sigma_b^2 + \sigma_b^2$$

- Minimum de fonction $\frac{\partial f(\cdot)}{\partial p_a} = 0$

$$\frac{\partial f(\sigma_m^2)}{\partial p_a} : 2p_a (\sigma_a^2 + \sigma_b^2) - 2\sigma_b^2 = 0$$

$$\longrightarrow p_a = \frac{\sigma_b^2}{\sigma_a^2 + \sigma_b^2}$$



Moyenne pondérée avec variance minimale (suite)

- A noter que

$$p_a \sigma_a^2 = p_b \sigma_b^2 = 1 \cdot \sigma_0^2$$

$$\Rightarrow p_b = \frac{\cancel{\sigma_b^2} \sigma_a^2}{(\sigma_a^2 + \sigma_b^2) \cancel{\sigma_b^2}} \Rightarrow p_b = \frac{\sigma_a^2}{(\sigma_a^2 + \sigma_b^2)}$$

- Conclusion sur la moyenne pondérée
 - On pondère les observations indépendantes par l'inverse de leur variance

$$p_i = \frac{1}{\sigma_i^2}$$

