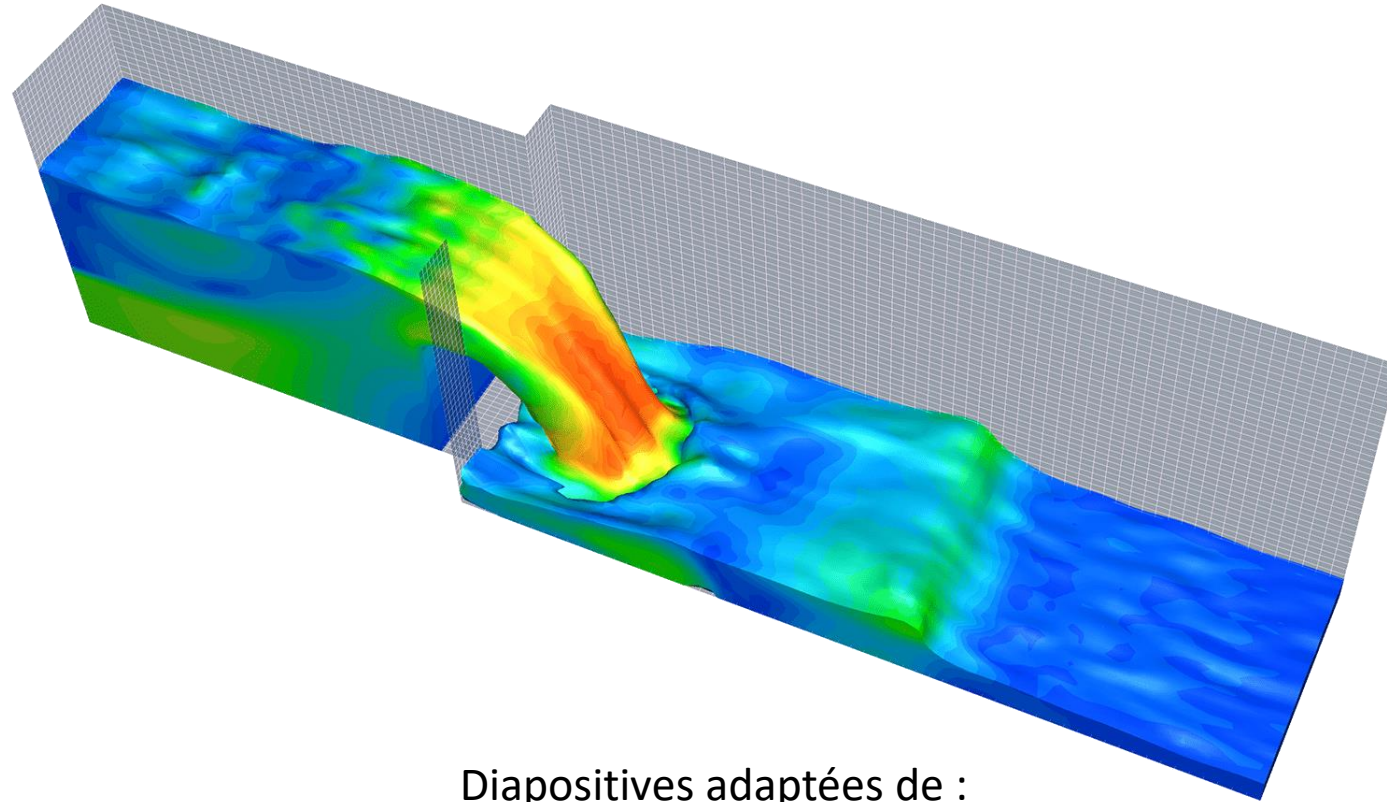


Modélisation numérique en génie chimique

GCH2535

Réconciliation de données



**POLYTECHNIQUE
MONTRÉAL**

LE GÉNIE
EN PREMIÈRE CLASSE

Diapositives adaptées de :
David Vidal
Bruno Blais
François Bertrand



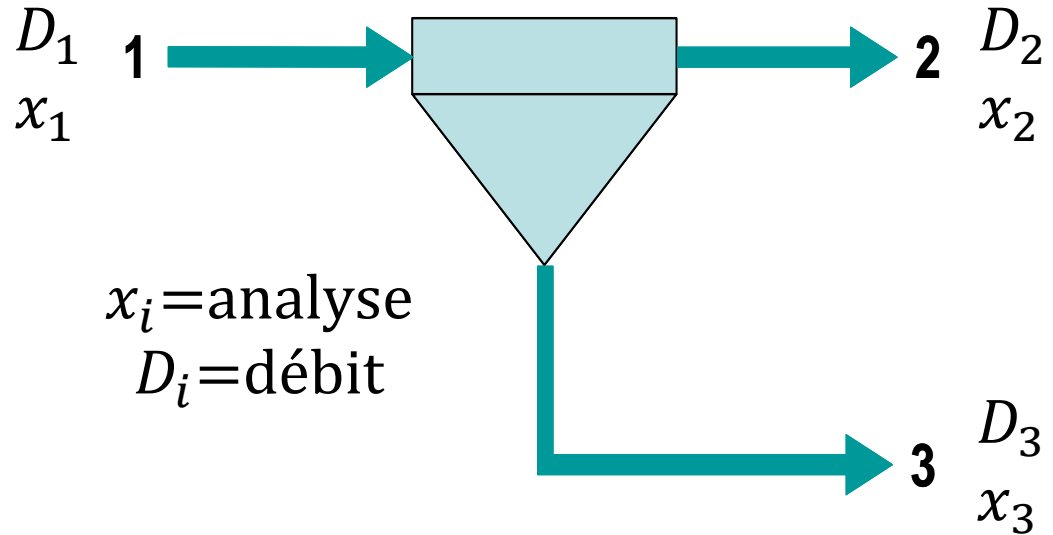
Plan de cours

Semaine	Date	Séance	Notes	Sujet
2	Mercredi 8 Jan	1		EDP
2	Jeudi 9 Jan	2		EDP
3	Mercredi 15 Jan	3		EDP
3	Jeudi 16 Jan	4	Départ Devoir 1 (EDP)	EDP
4	Mercredi 22 Jan	5		EDP
4	Jeudi 23 Jan	6		TD#1
5	Mercredi 29 Jan	7	Remise Devoir 1 (EDP)	Intro
5	Jeudi 30 Jan	8		Intro / EDO
6	Mercredi 5 Fév	9	Partiel 1 (EDP)	CP#1
6	Jeudi 6 Fév	10		EDO
7	Mercredi 12 Fév	11	Départ Devoir 2 (MDF)	TD#2
7	Jeudi 13 Fév	12		MDF
8	Mercredi 19 Fév	13		MDF
8	Jeudi 20 Fév	14		MEF
9	Mercredi 26 Fév	15		TD#3 (LAB-MDF)
9	Jeudi 27 Fév	16		MEF
10	Mercredi 4 Mar		Relâche	
10	Jeudi 5 Mar		Relâche	
11	Mercredi 11 Mar	17	Remise Devoir 2 (MDF)	TD#4 (LAB-MEF)
11	Jeudi 12 Mar	18	Partiel 2 (EDO-MDF-MEF)	CP#2
12	Mercredi 18 Mar	19		Données exp.
12	Jeudi 19 Mar	20	Départ Devoir 3	Données exp.
13	Mercredi 25 Mar	21		Bilans
13	Jeudi 26 Mar	22		TD#5
14	Mercredi 1 Avr	23		Bilans
14	Jeudi 2 Avr	24		Opt./Rec.
15	Mercredi 8 Avr	25	Remise Devoir 3	Opt./Rec.
15	Jeudi 9 Avr	26		TD#6

Pourquoi faire de la réconciliation de données ?

- Une mesure n'est jamais une représentation exacte de la réalité
- Toute mesure est entachée d'une erreur pouvant provenir:
 - du procédé et de ces instabilités
 - d'un échantillonnage non représentatif
 - de la technique de mesure elle-même
 - de l'appareil de mesure (mauvaise calibration)
 - etc...
- Le manque de cohérence des données mesurées en usine fait en sorte que les bilans ne ferment jamais (erreur de 5 à 30%!)
 - les opérateurs finissent par ne se fier qu'à certaines analyses...
- La réconciliation de données par bilan de matière vise à rendre les mesures plus significatives
- Son avantage réside dans la **cohérence** des valeurs « réconciliées » qui satisfont aux contraintes de conservation de la matière/énergie

Formule des deux produits



6 valeurs à obtenir, mais la connaissance de 4 permet le calcul des deux manquantes au moyen des bilans suivants:

$$\begin{aligned} D_1 &= D_2 + D_3 \\ D_1 x_1 &= D_2 x_2 + D_3 x_3 \end{aligned} \quad (1)$$

Toutefois, la **redondance** peut être exploitée pour **améliorer la qualité des mesures** faites et s'assurer d'un bilan de matière cohérent

$$(1) \rightarrow \frac{D_3}{D_1} = \frac{x_1 - x_2}{x_3 - x_2} \quad (2)$$

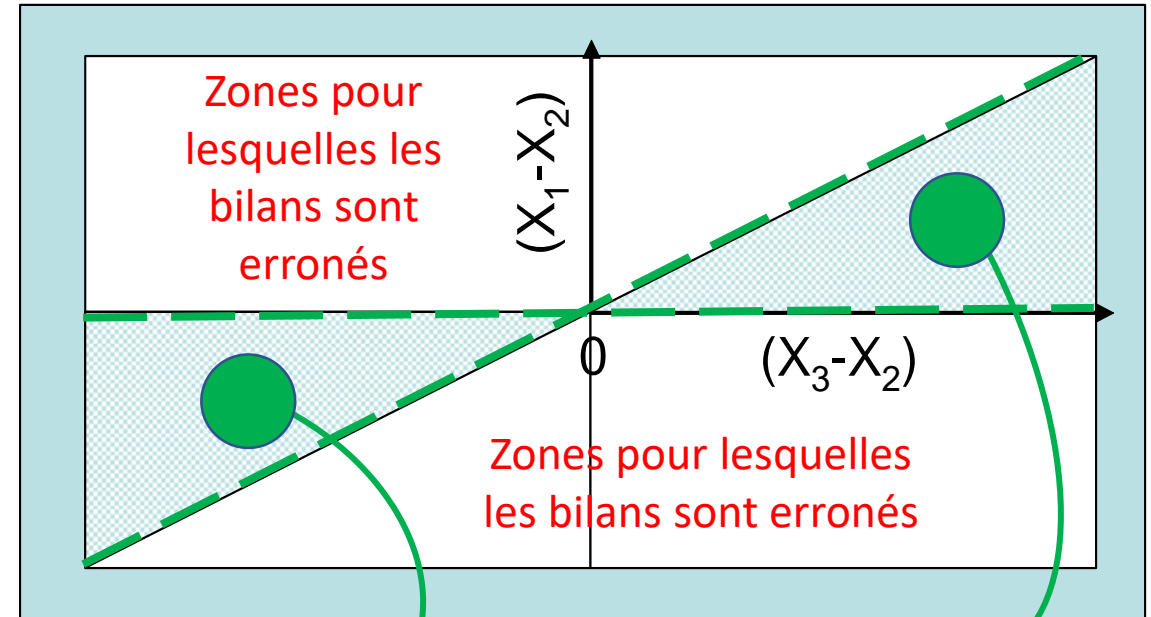
avec comme contraintes :

$$\frac{D_3}{D_1} \leq 1 \quad (3) \quad \text{et} \quad \frac{D_3}{D_1} \geq 0 \quad (4)$$

Formule des deux produits (suite)

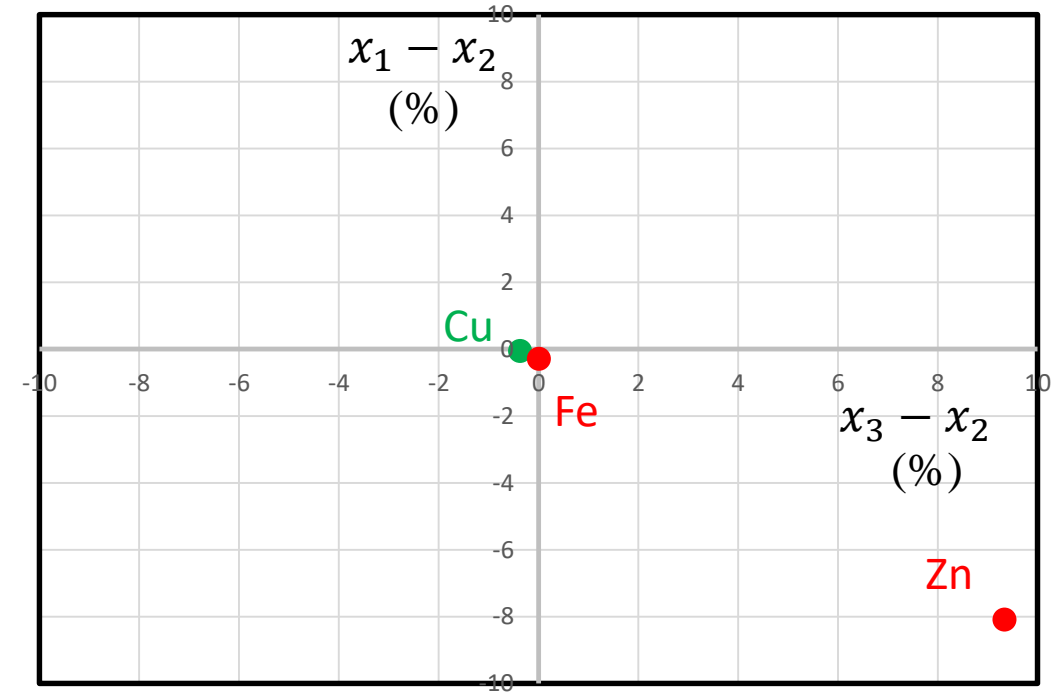
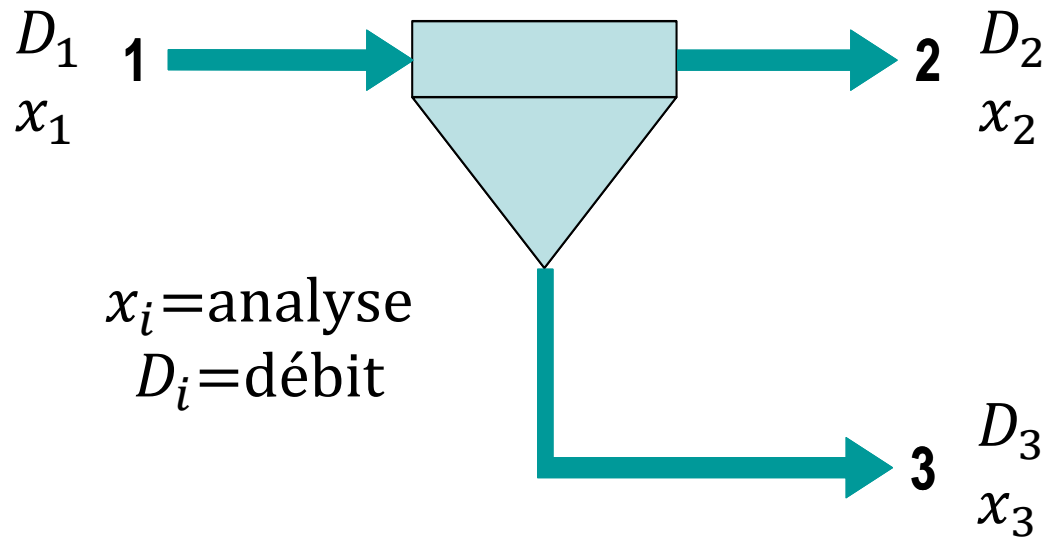
$$(x_1 - x_2) = \underbrace{\frac{D_3}{D_1}}_{\text{pente}} (x_3 - x_2)$$

$$0 \leq \text{pente} \leq 1$$



Zones pour lesquelles les bilans semblent fermés

Exemple



Valeur des analyses - application de la formule des deux produits

Analyse sur:	x_1 (%)	x_2 (%)	x_3 (%)	$x_1 - x_2$ (%)	$x_3 - x_2$ (%)	$\frac{D_3}{D_1}$
Cu	0.96	1.02	0.657	-0.060	-0.363	0.165
Zn	34.64	42.73	52.07	-8.090	9.340	-0.866
Fe	14.37	14.66	14.67	-0.290	0.010	-29.0

} Analyses non-cohérentes ne respectant pas la conservation de la matière

La redondance est une notion centrale de la réconciliation de données

- C'est en faisant un usage judicieux de la redondance que l'on peut espérer arriver à rendre cohérents les bilans de matière
- Deux formes de redondance:
 - redondance spatiale: essentielle à la résolution des équations de bilan
 - Redondance temporelle: permet une estimation de la qualité des mesures et de l'atteinte d'un régime transitoire (à travers la variance σ^2)
 - Rappel $\sigma^2 = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (y_i - \bar{y})^2$

Reconciliation de données au moyen de l'optimisation sous contraintes

- Nous souhaitons trouver les valeurs ajustées sur les débits (D_i) et les analyses (x_i) minimisant l'erreur au sens des moindres carrés entre les valeurs mesurées et les nouvelles valeurs ajustées tel que:

$$\min_{D_{i,ajusté}, x_{i,ajusté}} \left[\sum_i \frac{(D_{i,mesuré} - D_{i,ajusté})^2}{\sigma_{D_{i,mesuré}}^2} + \sum_i \frac{(x_{D_{i,mesuré}} - x_{D_{i,ajusté}})^2}{\sigma_{x_{i,mesuré}}^2} \right]$$

tout en satisfaisant les contraintes de la conservation de la matière:

$$(D_{i,ajusté})_{in} - (D_{i,ajusté})_{out} = 0$$

$$(x_{D_{i,ajusté}})_{in} - (x_{D_{i,ajusté}})_{out} = 0$$

On reconnaît ici un problème pouvant être résolu par la méthode des multiplicateurs de Lagrange

Reconciliation de données au moyen de l'optimisation sous contraintes (suite)

$$\min_{D_{i,a\text{justé}}, x_{i,a\text{justé}}} \left[\sum_i \frac{(D_{i,\text{mesuré}} - D_{i,a\text{justé}})^2}{\sigma_{D_{i,\text{mesuré}}}^2} + \sum_i \frac{(xD_{i,\text{mesuré}} - xD_{i,a\text{justé}})^2}{\sigma_{xD_{i,\text{mesuré}}}^2} \right]$$

avec $(D_{i,a\text{justé}})_{in} - (D_{i,a\text{justé}})_{out} = 0$ et $(xD_{i,a\text{justé}})_{in} - (xD_{i,a\text{justé}})_{out} = 0$



équivalent

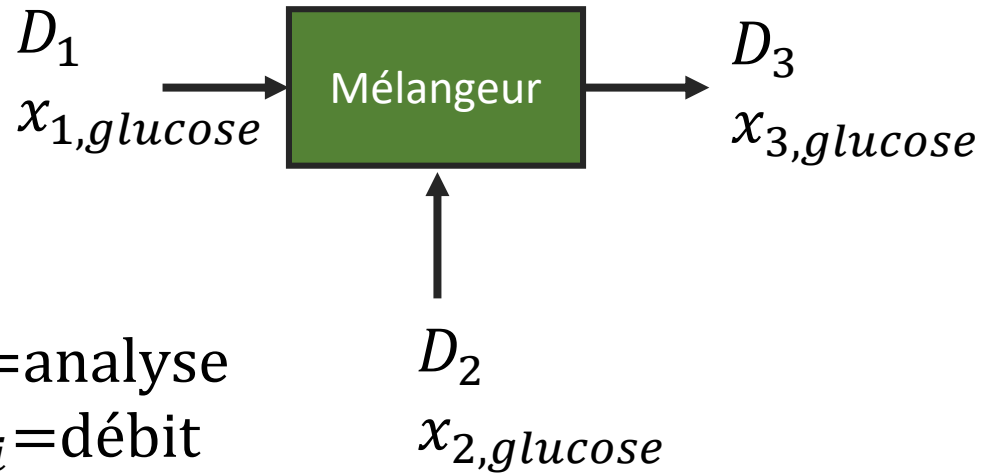
$$\min_{D_{i,a}} \left[\sum_i \frac{(D_{i,\text{mesuré}} - D_{i,a})^2}{\sigma_{D_{i,\text{mesuré}}}^2} \right]_{(D_{i,a})_{in} - (D_{i,a})_{out} = 0}$$

suivi de

$$\min_{x_{i,a}} \left[\sum_i \frac{(D_{i,a} x_{i,\text{mesuré}} - D_{i,a} x_{i,a})^2}{\sigma_{xD_{i,\text{mesuré}}}^2} \right]_{(xD_{i,a})_{in} - (xD_{i,a})_{out} = 0}$$

On reconnaît ici des problèmes pouvant être résolus par la méthode des multiplicateurs de Lagrange

Exemple



Ces données sont-elles cohérentes d'un point de vue des bilans de matière ?

- La formule des deux produits mène ici à:

$$\frac{D_1}{D_3} = \frac{x_3 - x_2}{x_1 - x_2} = -1.25 \leq 0$$

- De plus, nous avons:

$$D_1 + D_2 = 13.5 + 16.1 \neq 33.2 = D_3$$

Données sur l'unité de mélange:

Courant:	x_i (% mass.)	σ_{x_i} (% mass.)	D_i (t/h)	σ_{D_i} (t/h)
1	14.1	0.3	13.5	0.5
2	21.2	1.0	16.1	0.5
3	30.1	6.0	33.2	0.3

Courant:	x_i (% mass.)	σ_{x_i} (% mass.)	D_i (t/h)	σ_{D_i} (t/h)
1	14.1	0.3	13.5	0.5
2	21.2	1.0	16.1	0.5
3	30.1	6.0	33.2	0.3

- Commençons par trouver les $D_{i,a}$:

$$\min_{D_{i,a}} \left[\sum_i \frac{(D_{i,\text{mesuré}} - D_{i,a})^2}{\sigma_{D_{i,\text{mesuré}}}^2} \right]$$

$(D_{i,a})_{in} - (D_{i,a})_{out} = 0$

$$L(D_{1,a}, D_{2,a}, D_{3,a}, \lambda) = \frac{(13.5 - D_{1,a})^2}{0.5^2} + \frac{(16.1 - D_{2,a})^2}{0.5^2} + \frac{(33.2 - D_{3,a})^2}{0.3^2} + \lambda(D_{1,a} + D_{2,a} - D_{3,a})$$

- On écrit ensuite: $\frac{\partial L}{\partial D_{1,a}} = 0$; $\frac{\partial L}{\partial D_{2,a}} = 0$; $\frac{\partial L}{\partial D_{3,a}} = 0$ et $\frac{\partial L}{\partial \lambda} = D_{1,a} + D_{2,a} - D_{3,a} = 0$

- Là, nous dérivons (de façon symbolique en Matlab!) et nous obtenons:

- Là, nous dérivons (de façon symbolique en Matlab!) et nous obtenons:

$$\left. \begin{aligned}
 \frac{\partial L}{\partial D_{1,a}} &= 8 D_{1,a} - 108 + \lambda = 0 \\
 \frac{\partial L}{\partial D_{2,a}} &= 8 D_{2,a} - 128.8 + \lambda = 0 \\
 \frac{\partial L}{\partial D_{3,a}} &= 22.22 D_{3,a} - 737.77 - \lambda = 0 \\
 \text{et } \frac{\partial L}{\partial \lambda} &= D_{1,a} + D_{2,a} - D_{3,a} = 0
 \end{aligned} \right\} \begin{aligned}
 D_{1,a} &= 15.03 \text{ t/h} \\
 D_{2,a} &= 17.62 \text{ t/h} \\
 D_{3,a} &= 32.65 \text{ t/h} \\
 \text{et } \lambda &= -12.02 \text{ h/t}
 \end{aligned} \left. \right\} D_{1,a} + D_{2,a} = D_{3,a}$$

- Maintenant réalisons la deuxième minimisation pour trouver les $x_{i,a}$:

$$\min_{x_{i,a}} \left[\sum_i \frac{(D_{i,a} x_{i,\text{mesuré}} - D_{i,a} x_{i,a})^2}{\sigma_{x_{D_{i,\text{mesuré}}}}^2} \right]$$

$(x_{D_{i,a}})_{in} - (x_{D_{i,a}})_{out} = 0$

$$H(x_{1,a}, x_{2,a}, x_{3,a}, \lambda) = \frac{15.03^2 (14.1 - x_{1,a})^2}{8.13^2} + \frac{17.62^2 (21.2 - x_{2,a})^2}{19.28^2} + \frac{32.65^2 (30.1 - x_{3,a})^2}{199.41^2} + \lambda (15.03 x_{1,a} + 17.62 x_{2,a} - 32.65 x_{3,a})$$

Courant:	x_i (% mass.)	σ_{x_i} (% mass.)	D_i (t/h)	σ_{D_i} (t/h)	$\sigma_{x_i D_i}$ (% mass. × t/h) [†]
1	14.1	0.3	13.5	0.5	8.13
2	21.2	1.0	16.1	0.5	19.28
3	30.1	6.0	33.2	0.3	199.41

- On écrit ensuite: $\frac{\partial H}{\partial x_{1,a}} = 0; \frac{\partial H}{\partial x_{2,a}} = 0; \frac{\partial H}{\partial x_{3,a}} = 0$ et $\frac{\partial H}{\partial \lambda} = 15.03x_{1,a} + 17.62x_{2,a} - 32.65x_{3,a} = 0$

- Là, nous dérivons (de façon symbolique en Matlab!) et nous obtenons:

$$\left. \begin{aligned}
 \frac{\partial H}{\partial x_{1,a}} &= 6.83 x_{1,a} - 96.38 + 15.03\lambda = 0 \\
 \frac{\partial H}{\partial x_{2,a}} &= 1.67 x_{2,a} - 35.41 + 17.62\lambda = 0 \\
 \frac{\partial H}{\partial x_{3,a}} &= 0.05 x_{3,a} - 1.61 - 32.65\lambda = 0 \\
 \text{et } \frac{\partial H}{\partial \lambda} &= 15.03x_{1,a} + 17.62x_{2,a} - 32.65x_{3,a} = 0
 \end{aligned} \right\} \begin{aligned}
 x_{1,a} &= 14.14\% \\
 x_{2,a} &= 21.41\% \\
 x_{3,a} &= 18.06\% \\
 \text{et } \lambda &= -0.02 \text{ h/t/\%}
 \end{aligned} \left. \right\} 0 \leq \frac{D_1}{D_3} = \frac{x_{3,a} - x_{2,a}}{x_{1,a} - x_{2,a}} = 0.46 \leq 1$$

Données sur l'unité de mélange ajustées vs. originelles:

Courant:	x_i (% mass.)	σ_{x_i} (% mass.)	D_i (t/h)	σ_{D_i} (t/h)	$x_{i,\text{ajusté}}$ (% mass.)	$D_{i,\text{ajusté}}$ (t/h)
1	14.1	0.3	13.5	0.5	14.1	15.0
2	21.2	1.0	16.1	0.5	21.4	17.6
3	30.1 ?	6.0	33.2	0.3	18.1	32.6

- On peut aussi résoudre directement le problème (non-linéaire) suivant:

$$\min_{D_{i,ajusté}, x_{i,ajusté}} \left[\sum_i \frac{(D_{i,mesuré} - D_{i,ajusté})^2}{\sigma_{D_{i,mesuré}}^2} + \sum_i \frac{(xD_{i,mesuré} - xD_{i,ajusté})^2}{\sigma_{xD_{i,mesuré}}^2} \right]$$

avec $(D_{i,ajusté})_{in} - (D_{i,ajusté})_{out} = 0$ et $(xD_{i,ajusté})_{in} - (xD_{i,ajusté})_{out} = 0$

- Comment ?

- Toujours à partir des multiplicateurs de Lagrange:

$$L(D_{i,a}, x_{i,a}, \lambda_1, \lambda_2) = \left[\sum_i \frac{(D_{i,mesuré} - D_{i,ajusté})^2}{\sigma_{D_{i,mesuré}}^2} + \sum_i \frac{(xD_{i,mesuré} - xD_{i,ajusté})^2}{\sigma_{xD_{i,mesuré}}^2} \right] + \lambda_1((D_{i,ajusté})_{in} - (D_{i,ajusté})_{out}) + \lambda_2((xD_{i,ajusté})_{in} - (xD_{i,ajusté})_{out})$$

- On derive $L(D_{i,a}, x_{i,a}, \lambda_1, \lambda_2)$ par rapport à $\{D_{i,a}, x_{i,a}, \lambda_1, \lambda_2\}$ avec $i \in \{1,2,3\}$, on égale les dérivées à zéro et on obtient un système de 8 équations, cette fois-ci, non-linéaires à résoudre pour $\{D_{i,a}, x_{i,a}, \lambda_1, \lambda_2\}$ avec $i \in \{1,2,3\}$
- On utilise par exemple la méthode de Newton matricielle pour résoudre (voir fichier ExempleReconNonLineaire.m):

$$x = x^{(0)} \text{ (estimé initial)}$$

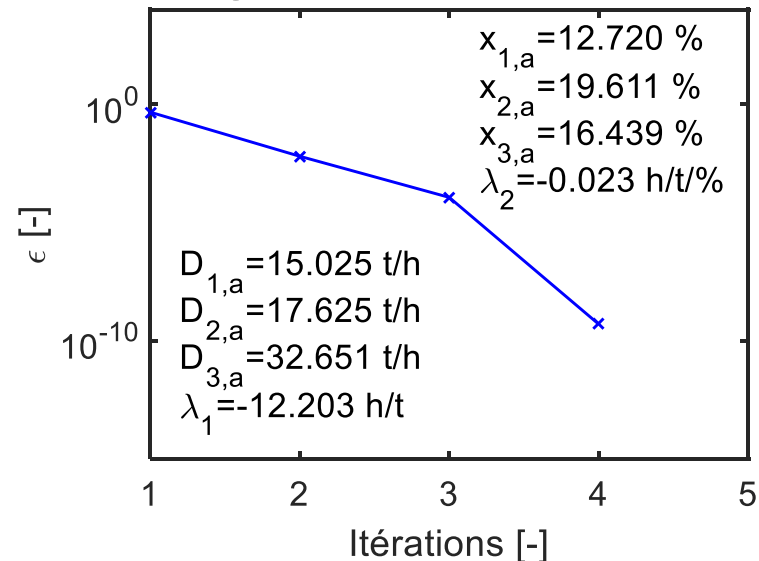
avec : $x = \{D_{i,a}, x_{i,a}, \lambda_1, \lambda_2\}^T$ avec $i \in \{1,2,3\}$

$$F(x) = \left\{ \frac{\partial L(x)}{\partial x_1}, \frac{\partial L(x)}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial L(x)}{\partial x_8} \right\}^T$$

$J(x)$ la matrice jacobienne dont les termes sont définis tel que: $J_{ij} = \frac{\partial F_i(x)}{\partial x_j} = \frac{\partial}{\partial x_j} \left(\frac{\partial L(x)}{\partial x_i} \right)$

$$\begin{aligned} \mathcal{J}(x^{(i)}) \Delta x &= -F(x^{(i)}) \\ x^{(i+1)} &= x^{(i)} + \Delta x \\ \|x^{(i+1)} - x^{(i)}\| &\leq \varepsilon \\ x^{(i)} &= x^{(i+1)} \end{aligned}$$

Convergence de la méthode de Newton



Données sur l'unité de mélange ajustées (via les approches linéaire et non-linéaire) vs. originelles:

Courant:	x_i (% mass.)	D_i (t/h)	$x_{i,ajusté}$ (% mass.)	$D_{i,ajusté}$ (t/h)	$x_{i,ajusté}$ (% mass.)	$D_{i,ajusté}$ (t/h)
1	14.1	13.5	14.1	15.0	12.7	15.0
2	21.2	16.1	21.4	17.6	19.6	17.6
3	30.1	33.2	18.1	32.6	16.4	32.6

avec
 $D_{i,a} x_{i,mesuré}$
 (voir p.13)

avec
 $D_{i,mesuré} x_{i,mesuré}$
 (voir p.13)

Pondération des mesures – sources d’erreur

- La base de l’estimation de l’erreur associée à chaque mesure réside dans la connaissance des sources d’erreur

- Sources d’erreur:

Représentativité	Quantité prélevée vis-à-vis du procédé
Échantillonnage	Échantillonnage à un moment d’instabilité Échantillons intervertis Échantillons mal prélevés (erreur procédurale) Échantillons contaminés
Analyse	Précision de l’analyseur (calibration ?) Erreur ou précision de la technique, du technicien Contamination entre échantillons
Humaine	Mauvaise entrée dans les registres Erreur de recopie pour la communication

Sources souvent peu en cause de part la précision des analyseurs utilisés

Sources où resident souvent l’erreur

- Dans les cas où on ne peut estimer chaque mesure, il est bon d’associer une cote (bonne, moyenne ou faible) à chaque mesure. On peut ensuite associer à chaque cote, basée sur l’expérience, une valeur en pourcentage (5, 10 et 15% par exemple).