La spectroscopie dans le traitement des eaux et des déchets.



Ecole chercheur



Biotechnologies pour le traitement des eaux et des déchets.

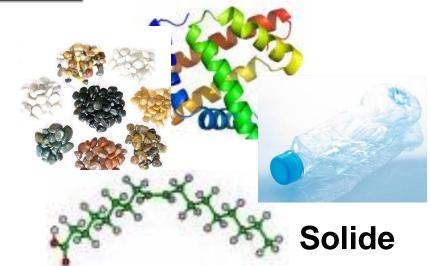


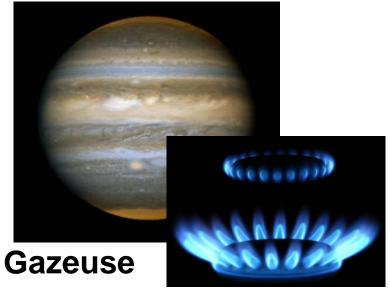
Mathieu Lesteur 10 juin 2011

La spectroscopie : l'étude de la matière à travers son interaction avec la lumière.



La matière.



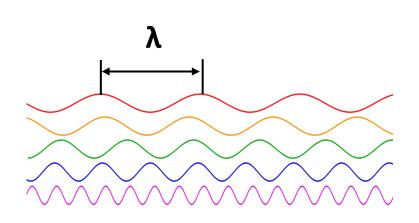


La « lumière » : le photon.

<u>Un photon: 2 « natures</u> »:

- Corpusculaire (quantité d'énergie)
- Ondulatoire





L'unité la plus communément utilisée : la longueur d'onde (unité de longueur)

$$\lambda = c \times T = c / v$$

λ: longueurs d'onde (m)

c: célérité (m/s)

T: la periode (s)

v: fréquence (s-1)

$E = h \times c / \lambda$

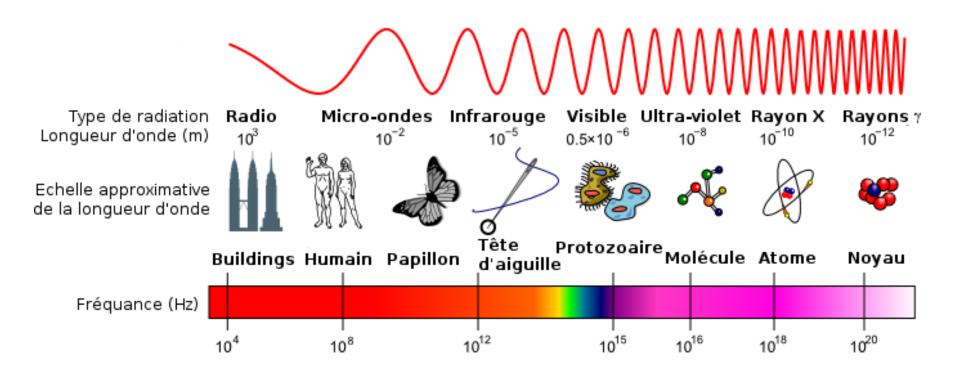
E: énergie (eV)

h : constante de Planck (eV.s)

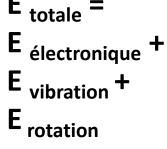
c: célérité (m/s)

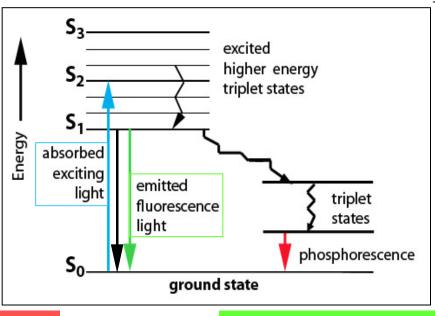
λ: longueurs d'onde (m)

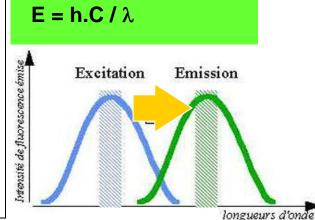
Le spectre électromagnétique.







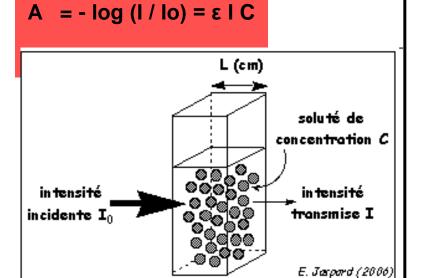




Loi de Stokes

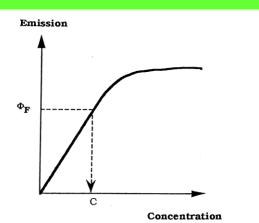


Loi de

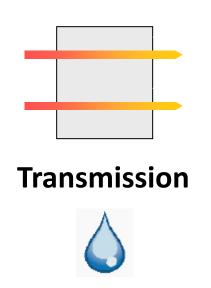


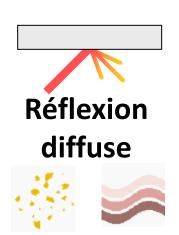
Fluorescence

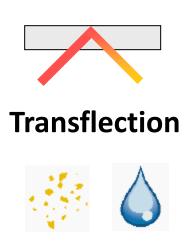
$$\Rightarrow$$
 I_F = K'.C (qd C \rightarrow 0)

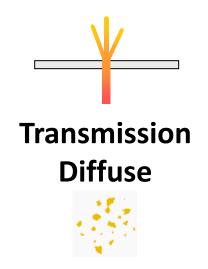


Les différentes façons de mesurer les échantillons.











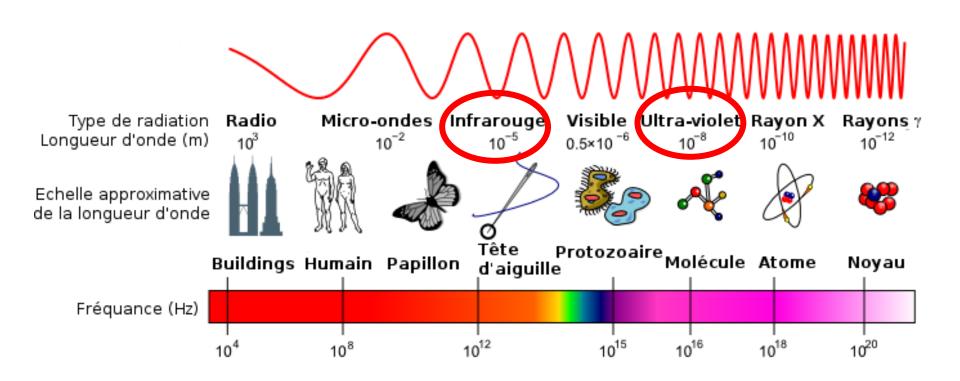
Milieu liquide



Milieu solide/poudreux

Milieu pâteux

Le spectre électromagnétique : les plages utilisées dans le traitement de l'eau et des déchets.

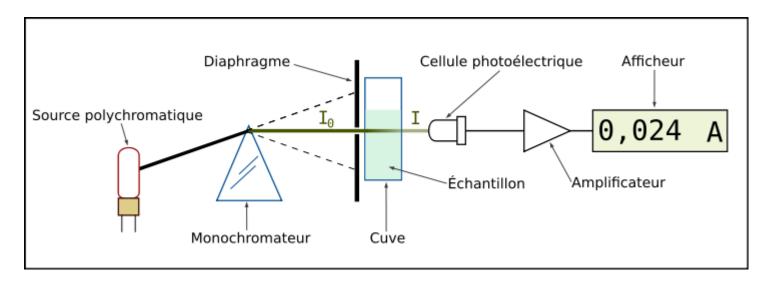


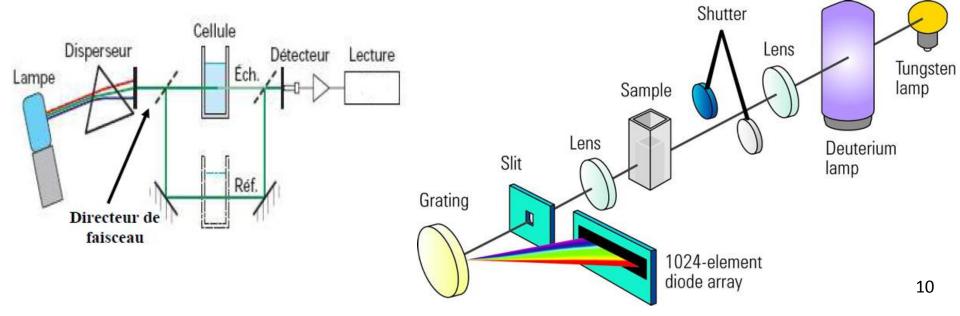
Principe de l'absorption dans l'UV-visible.

La plage de l'UV est le lieu des transitions électroniques des orbitales de valences. Les photons de l'UV sont absorbés par des molécules organiques insaturées, comme les molécules aromatiques ou à double liaison : acides gras insaturés, protéines (radicaux aromatiques, liaison peptidique).

Chromophore	Exemple	λ_{\max} (nm)	Solvant	
C=C	Ethene	171	hexane	1.0 CH ₃
C≡C	1-Hexyne	180	hexane	· 0.01 •
C=O	Ethanal	290 180	hexane hexane	Bourbanos o. 6 Hzc CHz Hzc CHz
N=O	Nitromethane	275 200	ethanol ethanol	0.2
C-X X=Br X=I	Methyl bromide Methyl Iodide	205 255	hexane hexane	λ (nm)

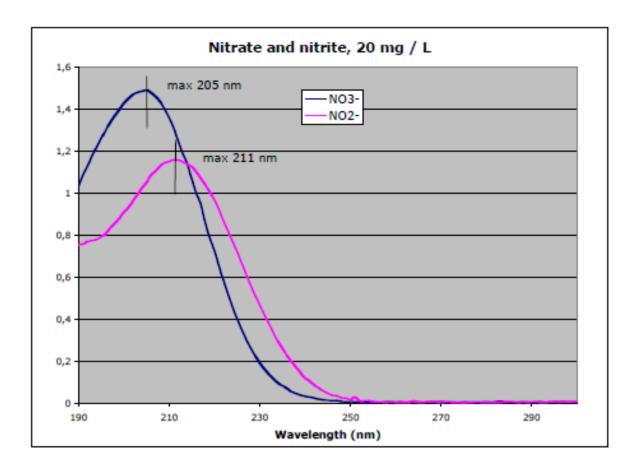
Appareillage.





Applications.

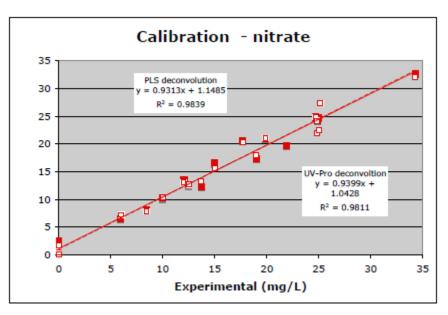
Mesure des nitrates, nitrites et de la DCO soluble dans un réacteur SBR.

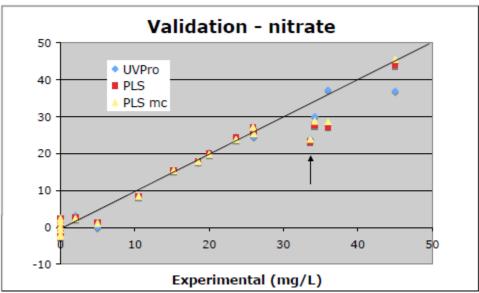


Bouvier et. al. (2008).

Applications.

Mesure des nitrates, nitrites et de la DCO soluble dans un réacteur SBR.

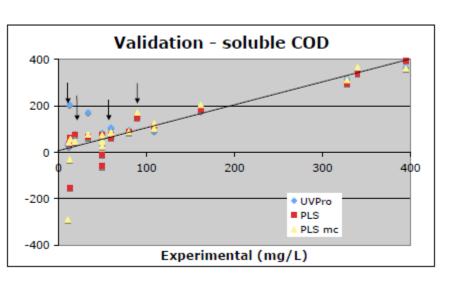


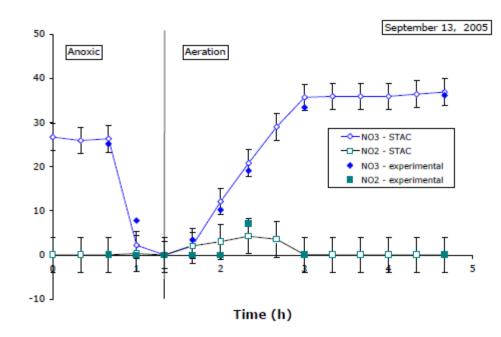


Bouvier et. al. (2008).

Applications.

Mesure des nitrates, nitrites et de la DCO soluble dans un réacteur SBR.

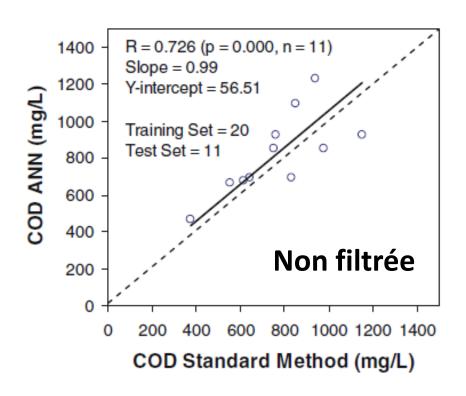


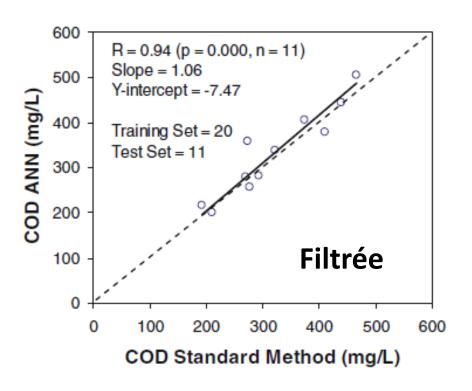


13

Applications.

Mesure de la DCO dans les eaux usées.





Fogelman al. (2006).

Applications.

Mesure de la DCO dans les eaux usées.

Spectral Abs	Type of Wastewater	R	Slope	Y Intercept
190 - 350	Grey water unfiltered	0.96	1.05	-5.45
	Grey water filtered	0.90	0.997	0.43
	Raw sewage unfiltered	0.72	0.998	56.5
	Raw sewage filtered	0.94	1.06	-8.19
200 – 350 nm	Grey water unfiltered	0.83	1.18	-7.62
	Grey water filtered	0.85	0.81	26.3
	Raw sewage unfiltered	0.71	1.17	-107.6
	Raw sewage filtered	0.78	1.73	-167.12

Les milieux turbide (<150 NTU) peuvent poser problème lors des mesures en UV.

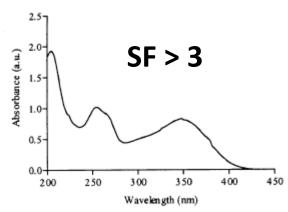
Fogelman al. (2006).

Applications.

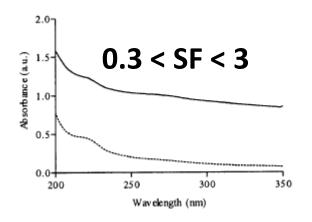
→ Typologie des effluents par spectre UV.

$$SF = -D(\lambda)/A(\lambda) \times 10^3$$

Strutured spectrum (1st group) MAJOR COMPONENTS

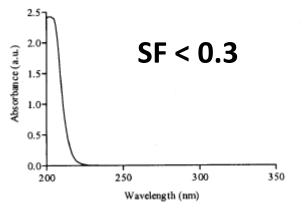


Weakly strutured spectrum (2nd group) COMPLEX MIXTURE



No significant spectrum (3rd group)

NON ABSORBING SAMPLES



Les capteurs UV : STIP-scan.

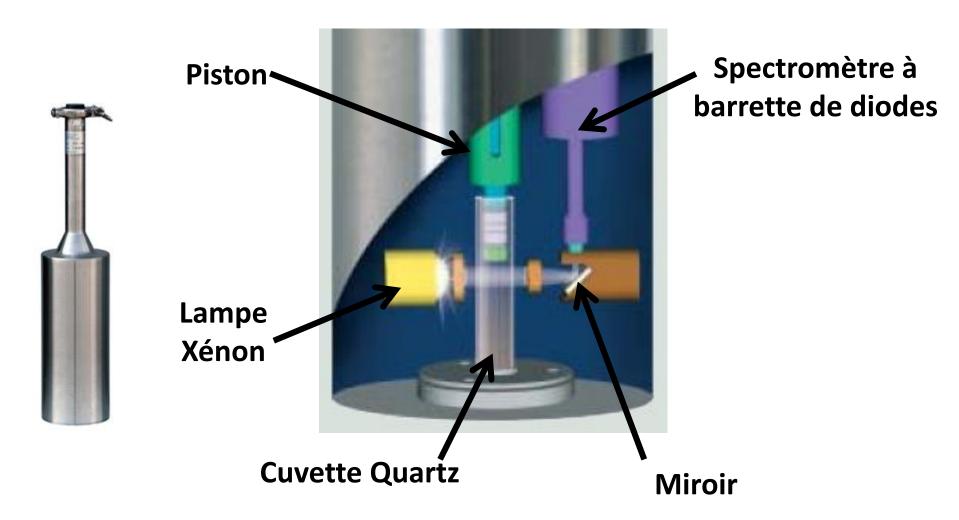
Plage: 190 – 720 nm

DCO, COT, MES, Nitrates en entrée de STEP.





Les capteurs UV : STIP-scan.

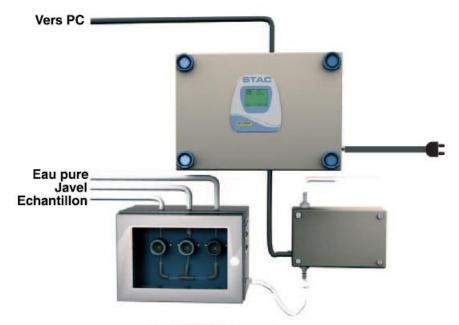


→ Les capteurs UV : STAC (Station Alerte Compacte) – Secomam (EMA).

Plage: 204 - 323 nm

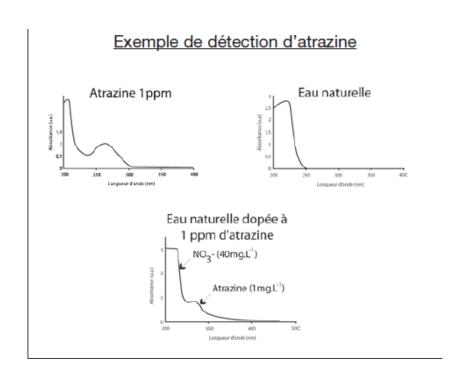
DCO, DBO, COT, MES, Nitrates.

Détection de substances indésirables



Lampe Deuterium.

Spectromètre à barrette de diodes



S::can

La spectroscopie UV-visible (200 – 800 nm).

Les capteurs UV : Spectro::lyser (S::CAN Meestechnik GmbH).

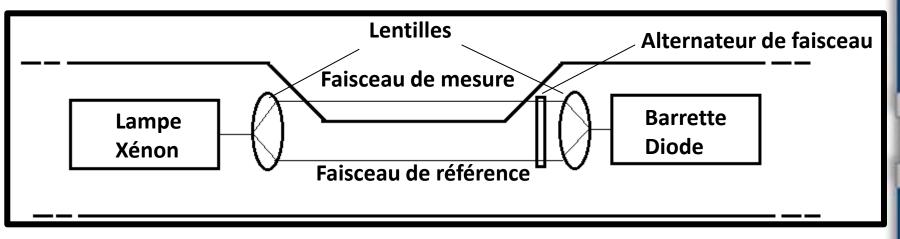
Plage: 220 - 720 nm

DCO, DBO, COT, MES, O2 dissous, Nitrates/nitrites, O₃, H₂S.

Détection de substances indésirables

Nettoyage par air comprimée

Pas d'échantillonage, mesure direct dans le milieu







Applications.

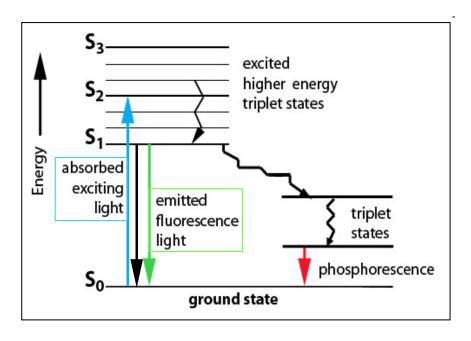
→ La spectroscopie UV pour la caractérisation de la matière organique dans des matrices complexes (solides).

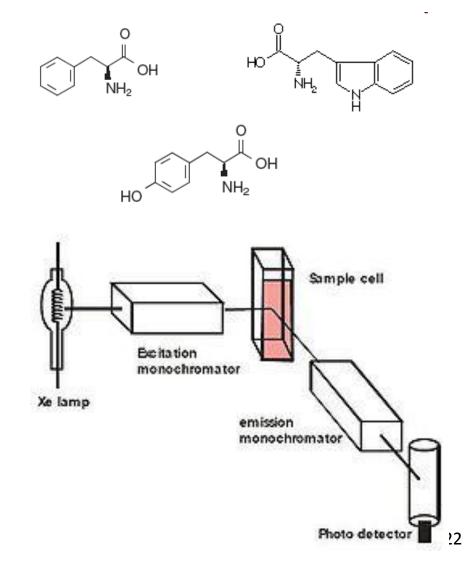
Longueurs d'onde (nm)	Intérêt de la zone spectrale
260 - 280	Identification des fractions lignine et des quinones.
460 – 480	Reflète la matière organique au début de la phase d'humification
600 – 670	Indice de la matière humique
Rapports utilisés	$Q_{2/6} = 280 \; / \; 664; \; Q_{4/6} = 472 \; / \; 664; \; Q_{2/4} = 280 \; / \; 472$

<u>La spectroscopie de fluorescence (200 – 800 nm).</u>

Principe et appareillage.

Diagramme énergétique de Jablonski





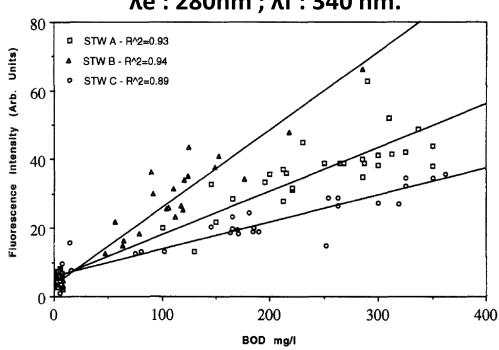
La spectroscopie de fluorescence (200 – 800 nm).

Application.

- Mêmes applications qu'en UV-visible :
 - DCO
 - DBO
 - COT
 - NH4
 - PO₄3-
 - NO³⁻

Mesure de la DBO d'eaux usées.

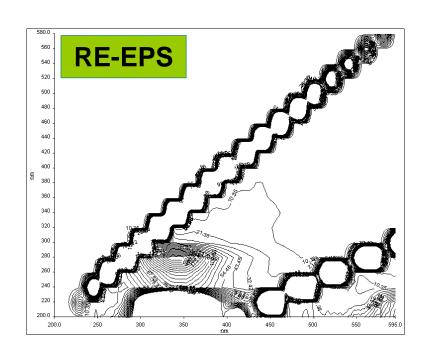
λe: 280nm; **λf**: 340 nm.

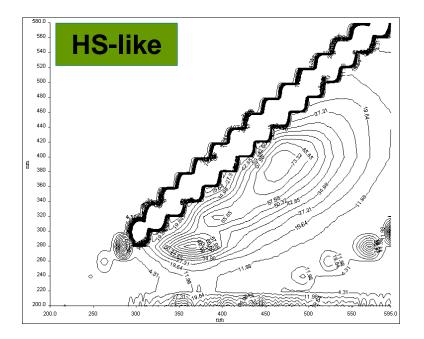


La spectroscopie de fluorescence (200 – 800 nm).

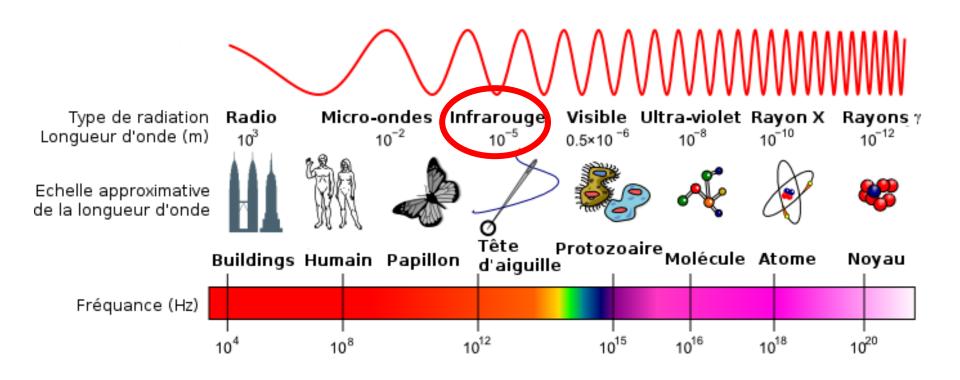
Application.

Fluorimétrie 3D sur solide.





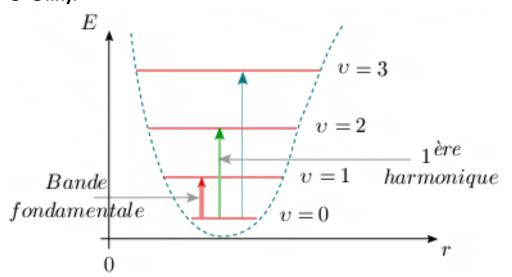
Le spectre électromagnétique.



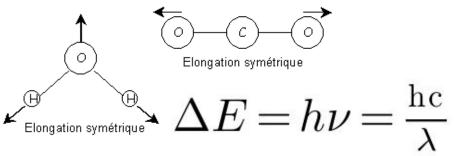
La spectroscopie NIR (800 – 2500 nm).

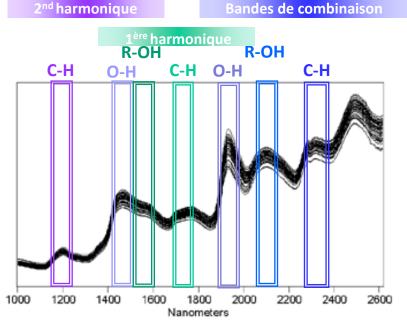
Principe de l'absorption dans l'IR (NIR et MIR).

Le domaine de l'IR est la région principale de la spectroscopie vibrationnel et rotationnel des molécules. Le MIR est le siège des transitions fondamentales (faible énergie, grandes λ) et le NIR, celui des harmoniques et des bandes de combinaisons (plus hautes énergies, faibles λ) des fonctions des molécules (O-H; C-H; N-H; C-C; C-N; C=O....).



 Historiquement : agriculture / pharmacologie / pétrochimie



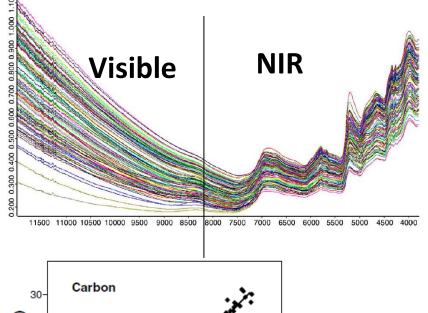


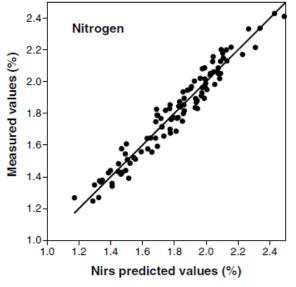
Etude des composts.

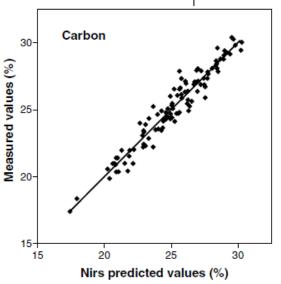


Application sur les composts

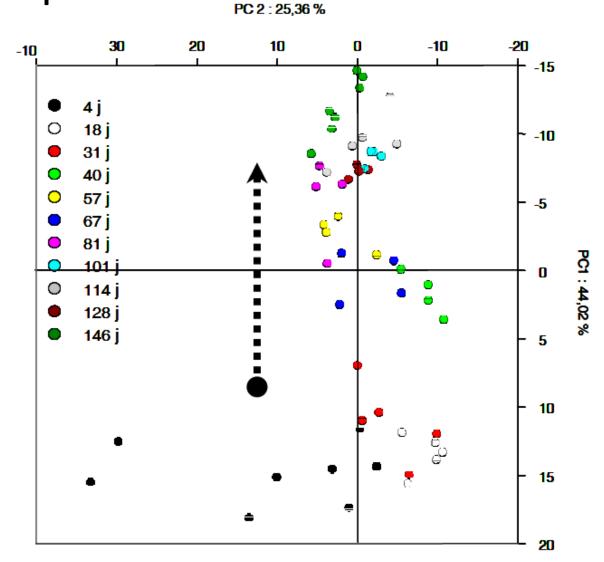
- Humidité
- pH
- C et N organique
- Ac. Humiques et fulviques
- Fibres (cellulose / hemicellulose)
- Indice de stabilité biologique







Etude des composts.



 Depuis quelques années, le NIR est de plus en plus étudié, voir utilisé pour le suivi/contrôle de la fermentation anaérobie, pour une optimisation de la production de méthane.

2 voies d'optimisation de la production de méthane.

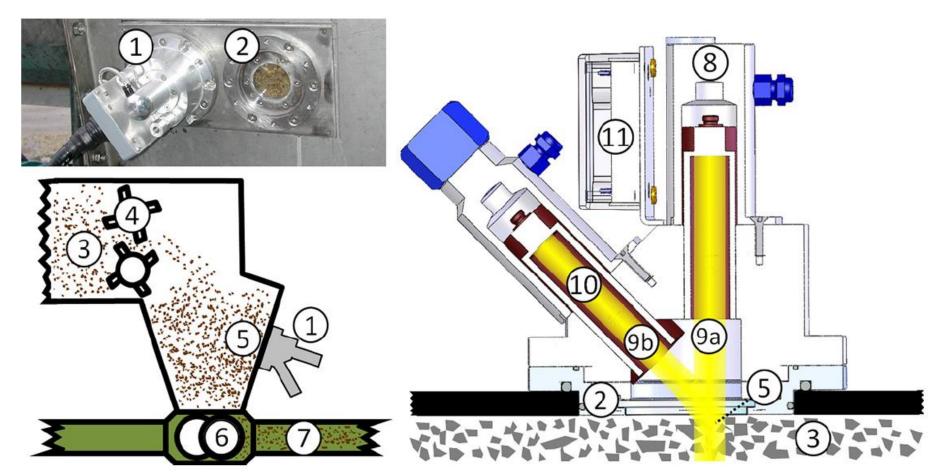
Contrôle in situ du procédé (pH, AGV, T°C)



Variabilité de l'intrant

Mesure de la variabilité de l'intrant.

Application sur de l'ensilage de maïs, directement à l'entrée d'un digesteur, donc sur de la matière fraiche et non broyée finement !!



Mesure de la variabilité de l'intrant.



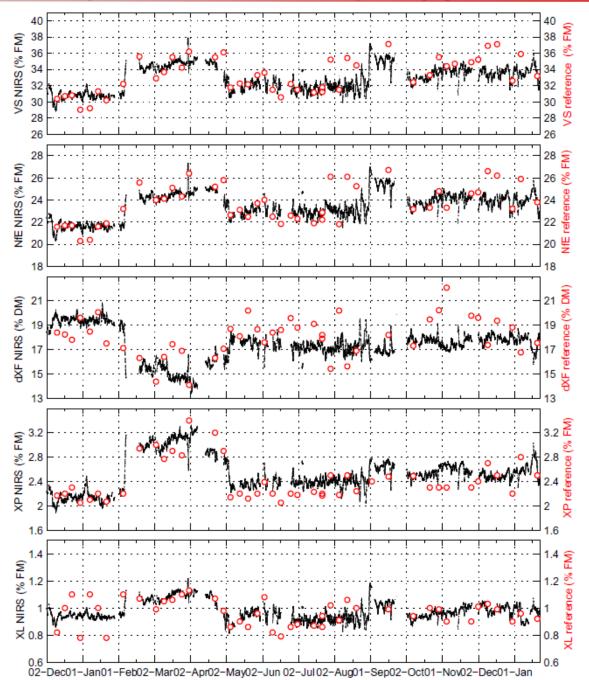
Application sur de l'ensilage de maïs, directement à l'entrée d'un digesteur, donc sur de la matière fraiche et non broyée finement !!

- MS / MV
- Protéines (XP)
- Lipides (XL)
- Fibres (XF)
- N (NfE)

	• •									
					Calib	Calibration			Validation	
	Unit	Min	Max	SD	n	R^2 (%)	RMSE C	n	R^2 (%)	RMSE P
DM	%FM	27.30	55.50	4.59	35	97.7	0.81	45	94.2	1.21
VS	%FM	26.20	54.40	4.61	34	93.9	1.03	44	90.3	1.56
XP	%FM	2.05	4.11	0.45	35	82.5	0.18	44	71.6	0.25
XL	%FM	0.55	1.87	0.20	35	89.9	0.08	43	70.3	0.09
NfE	%FM	17.31	42.70	4.05	32	93.0	0.95	44	90.5	1.36
dXF	%DM	8.36	22.90	2.37	35	66.5	1.40	44	62.2	1.43

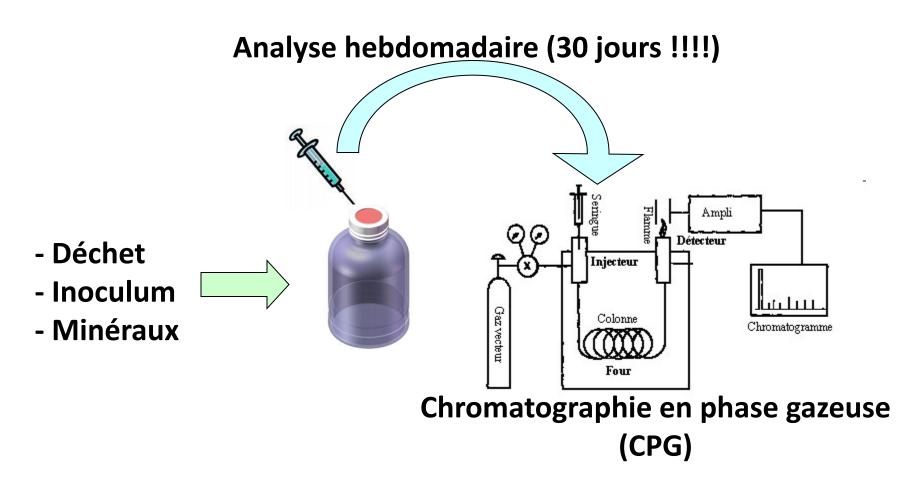
Corrélation de la quantité d'eau avec les différents constituant...

• Mesure de la variabilité de l'intrant.



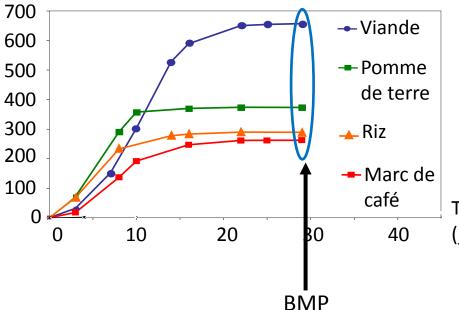
• Mesure de la variabilité de l'intrant : le potentiel méthane (BMP).

La valeur BMP est issus de réaction complexe...



• Mesure de la variabilité de l'intrant : le potentiel méthane (BMP).

Production cumulée de CH₄ (ml CH₄.g⁻¹ Matière Volatile)



Valeurs théoriques de production de méthane :

glucides: 415 ml CH₄.g⁻¹ MV protéines: 496 ml CH₄.g⁻¹ MV lipides: 1014 ml CH₄.g⁻¹ MV

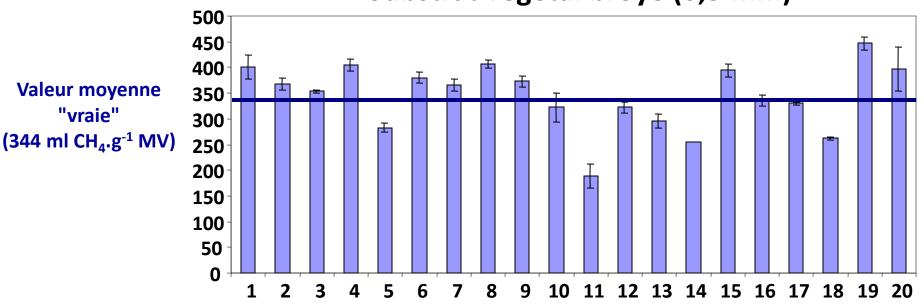
Temps (jours)

- le BMP dépend de la composition de la matière organique
- le test BMP : très long (entre 15 et 30 jours, parfois plus)

Mesure de la variabilité de l'intrant : le potentiel méthane (BMP).

Reproductibilité du test BMP - Test Inter-laboratoires (20 laboratoires)





Moyenne des laboratoires : 344 ml CH₄.g⁻¹ MV

Reproductibilité du test BMP (écart type) : 63 ml CH₄.g⁻¹ MV

Coefficient de variation: 18%

Prédiction par la matière organique...

$$B_0 = 0.45 + 0.35 \times glu - 0.32 \times ADF - 0.18 \times Lign / ADF - 0.41 \times Azote - 3.4 \times mx$$

Fruits et légumes

 $Rval^{2} = 0.4$

RMSEP = 91 ml $CH_a.g^{-1}$ MV

$$B_0 = 0.045 + 1.23 \times glu + 0.24 \times Prot + 1.51 \times lip - 0.68 \times ADF - 0.81 \times cellulose - 6.1 \times mx$$

Déchets végétaux Rval² = 0,17 RMSEP = 66 ml $CH_a.g^{-1}$ MV

$$B_0 = 0.043 - 0.106 \times \text{Pr} \text{ ot } + 0.661 \times \text{glu} + 0.836 \times \text{lip} + 0.074 \times \text{Ox} + 0.349 \times \text{SolOc}$$

Boues de stations d'épuration

 $Rval^2 = 0.86$

Avec,

glu: glucides ADF: fibres extraites au détergent acide

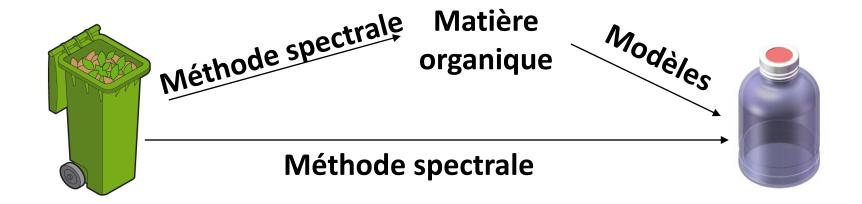
mx: matière minérale **Prot : protéines**

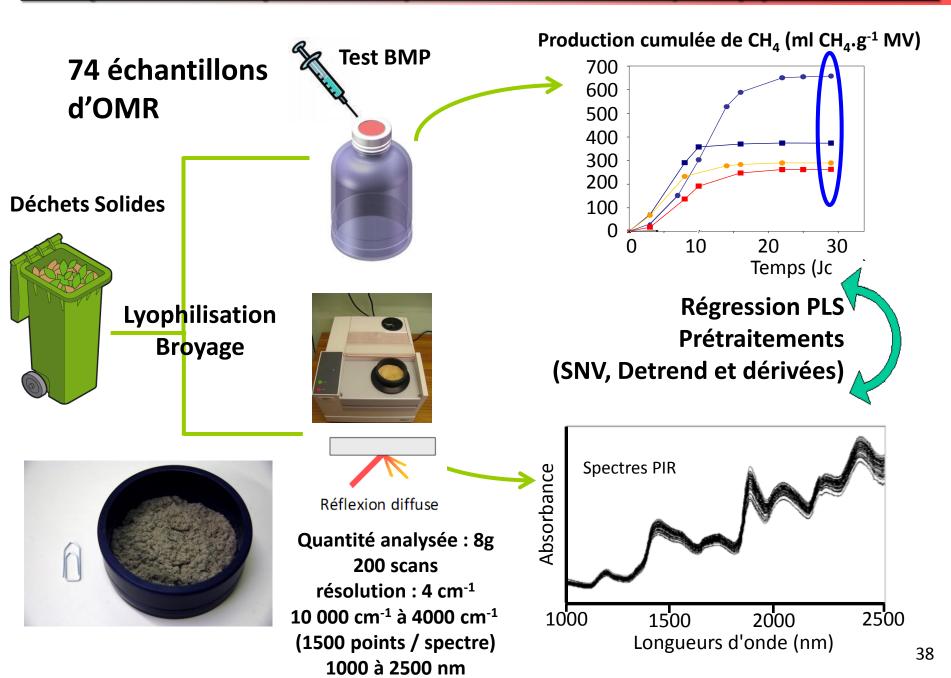
lip: lipides **SolOc : carbone Organique Soluble**

Ox : DCO/ COT (Demande chimique en Lign: lignine

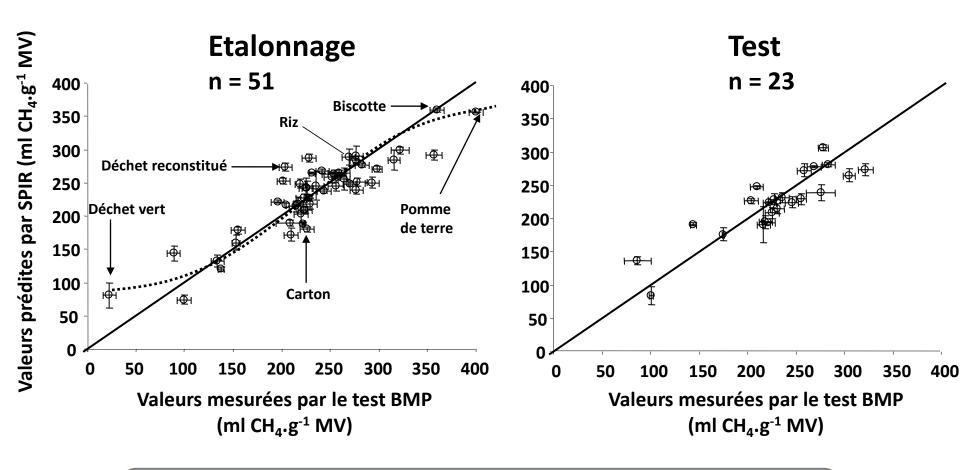
oxygène/ Carbone Organique Totale)

Méthode rapide de caractérisation de la matière organique permettant de prédire la valeur BMP





Résultats de la régression



SECV: 31 ml CH₄.g⁻¹ MV

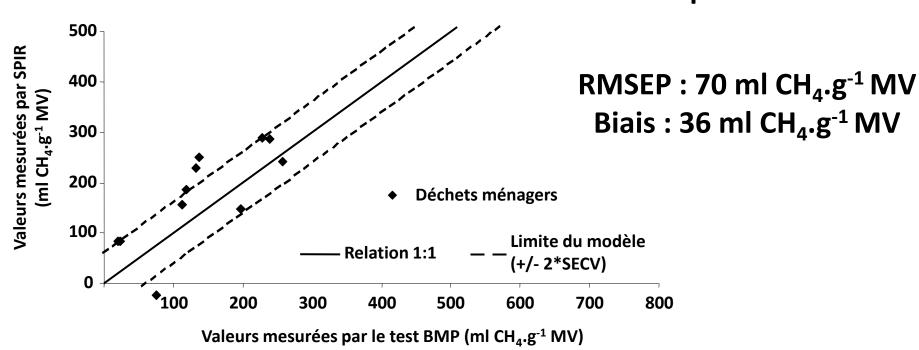
R² étalonnage: 0,79

7 variables latentes

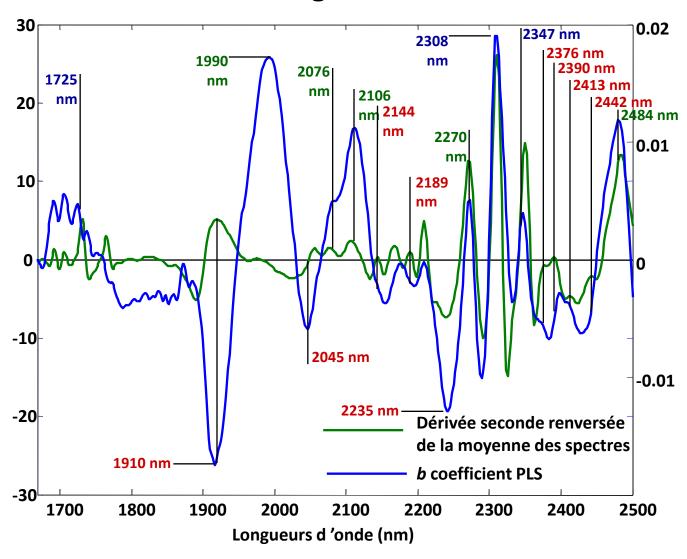
RMSEP: 28 ml CH₄·g⁻¹ MV (12%)

R²_{validation}: 0,76

Validation externe sur des échantillons indépendants.



Longueurs d'onde d'intérêts



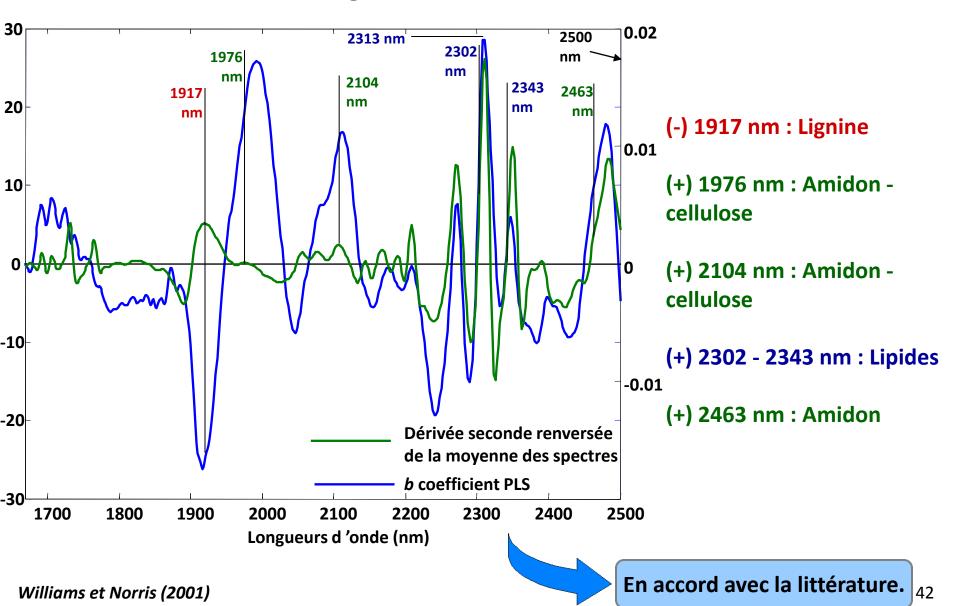
nm: lipides

nm: glucides

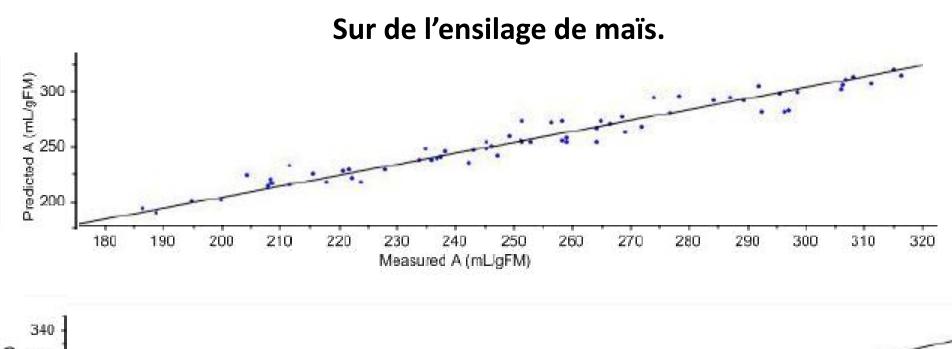
nm: lignines

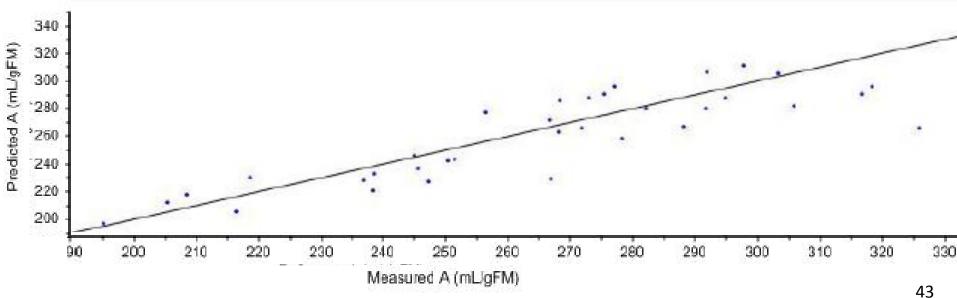
et plastiques

Utilisation d'algorithme de sélection de variables



Mesure de la variabilité de l'intrant : le potentiel méthane (BMP).

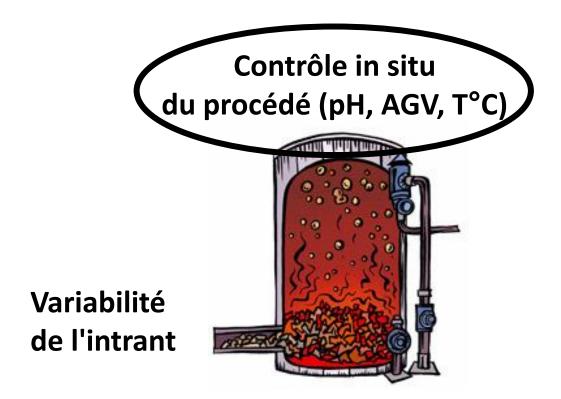




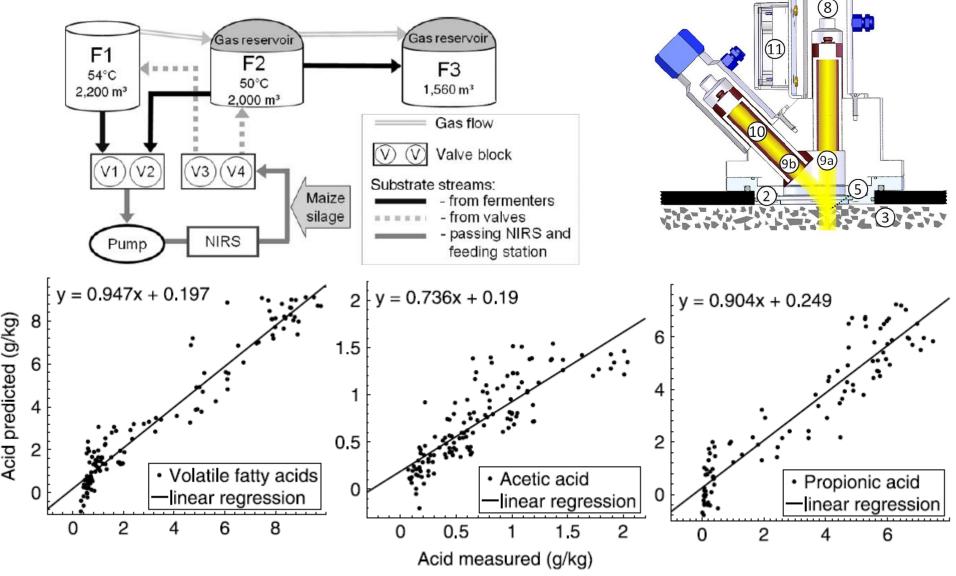
Mayer et al. (2011)

Depuis quelques années, le NIR est de plus en plus étudié, voir utilisé pour le suivi/contrôle de la fermentation anaérobie, pour une optimisation de la production de méthane.

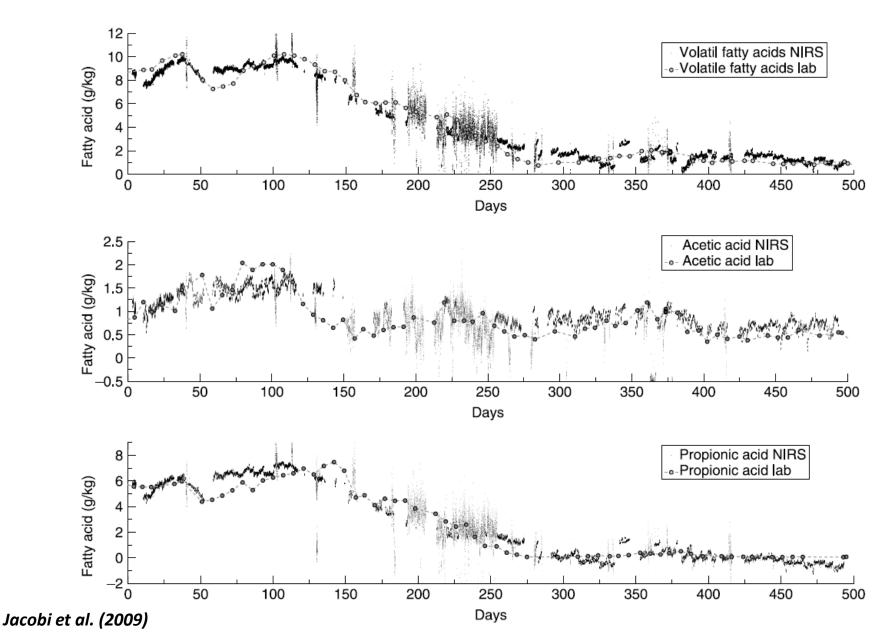
2 voies d'optimisation de la production de méthane.



Contrôle in-situ du process.

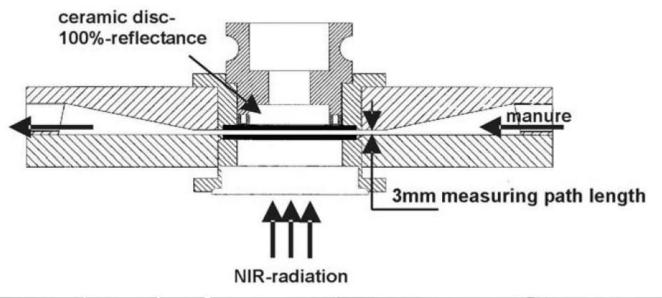


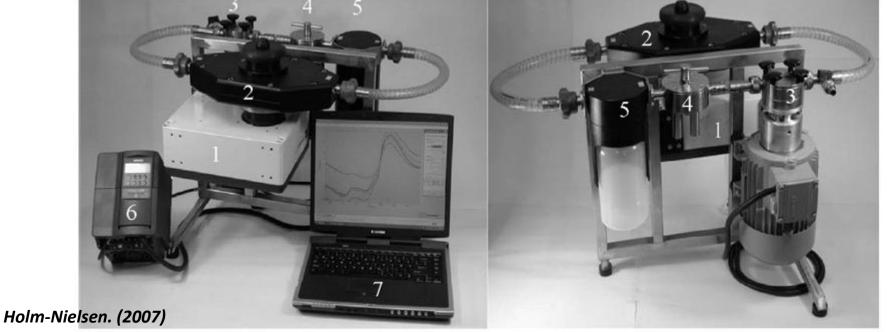
Contrôle in-situ du process.



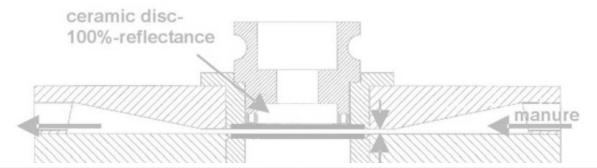
46

Contrôle in-situ du process.





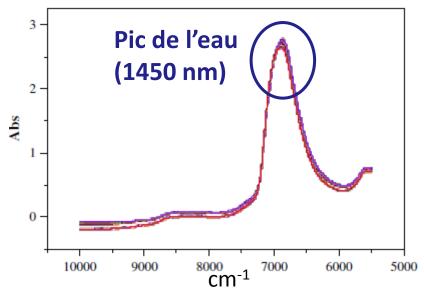
Contrôle in-situ du process.



	Acetic	Propanoic	Iso-butanoic	Butanoic	Iso-valeric	Valeric	Total VFA
No. of PCs	3	1	4	5	6	3	4
Explained validation variance (%)	93.1	54.8	89.3	92.7	92.8	86.3	94.0
No. of outliers	2	1	4	4	2	4	2
RMSEP	1,476	1,364	26.46	271.9	55.83	24.31	2,095
RMSEP/mean measurement level (%)	14.8	32.2	12.1	22.2	19.2	13.1	12.9
Correlation (r)	0.98	0.37	0.95	0.74	0.97	0.93	0.98

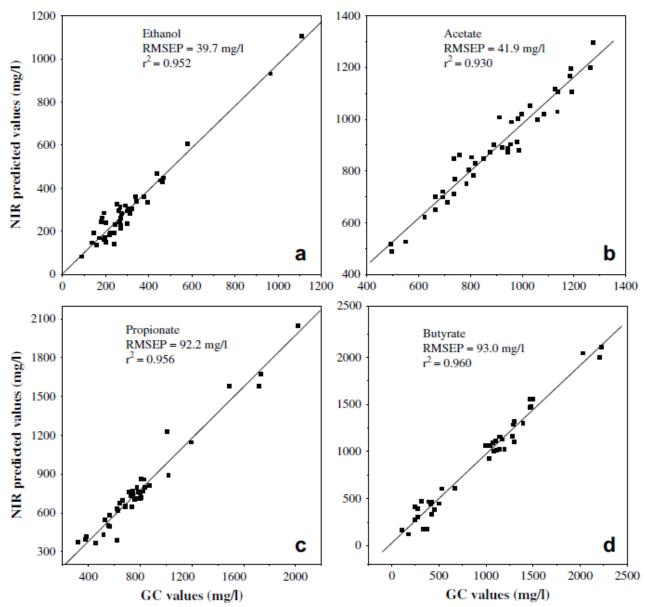


Contrôle in-situ du process. pH-metre **Constant temperature** pH: 4.2 T: 55°C **NIR** spectrometer V=2L NaOH Substrate: sucrose (10g.L⁻¹) 3 -

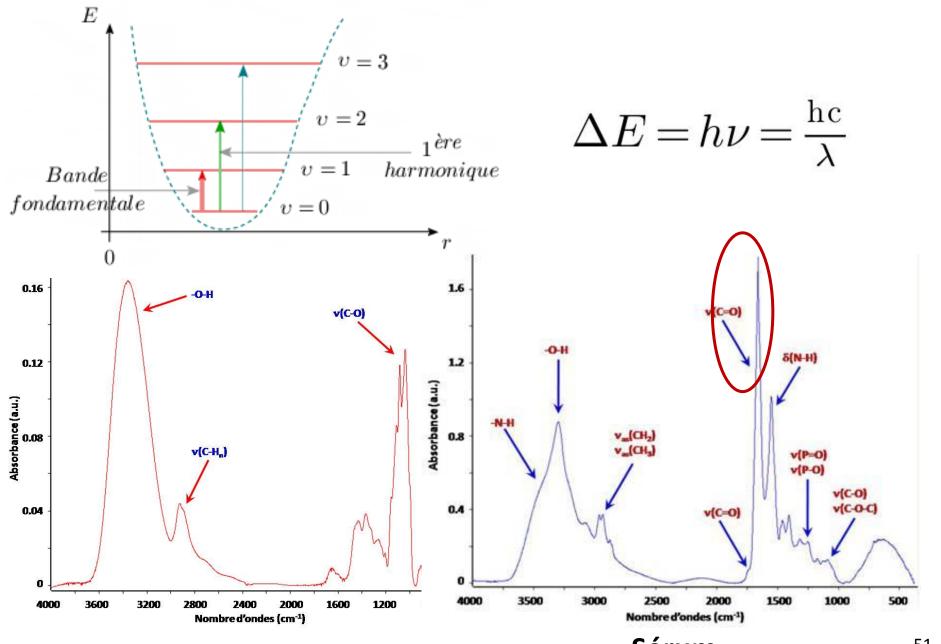


Contrôle in-situ du process.





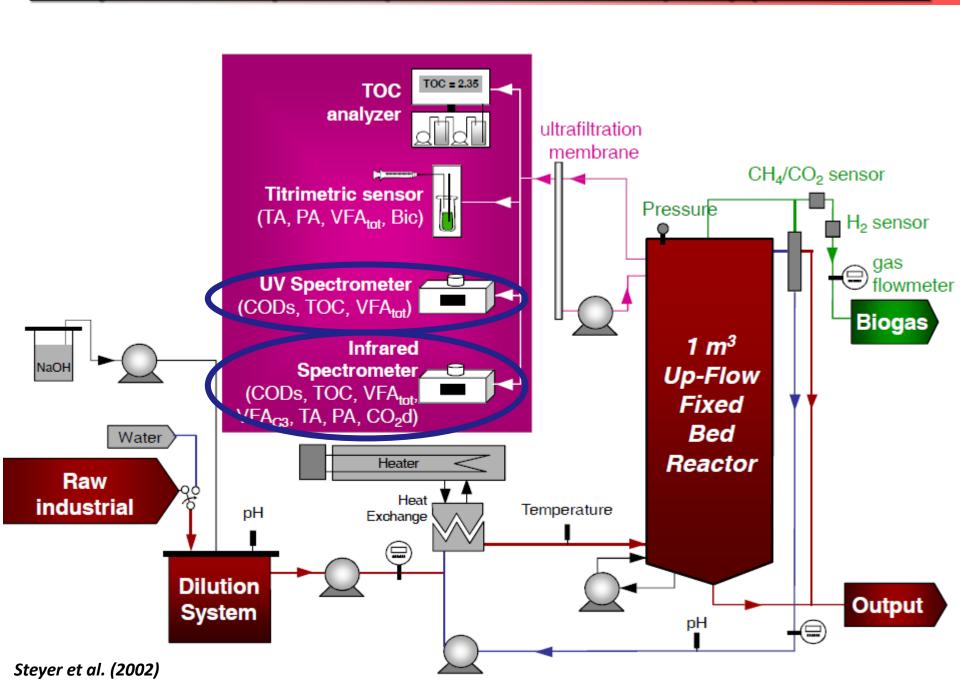
La spectroscopie IR (4000 - 400 cm⁻¹): applications.



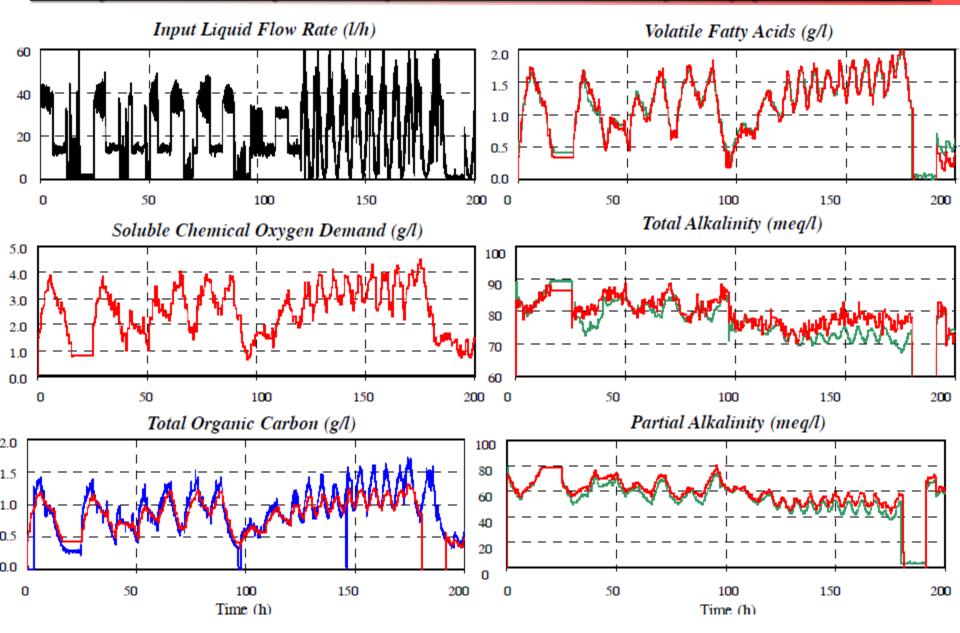
Glucose

Sérum

La spectroscopie IR (4000 - 400 cm⁻¹): applications.



La spectroscopie IR (4000 - 400 cm⁻¹): applications.



Les méthodes spectroscopiques

	Application	Avantages	Inconvénients
UV - Visible	 Suivi du compostage de boues de STEP et de déchets verts DCO, DBO₅ et traitabilité dans des effluents 	- Utilisable facilement pour les matrices liquides	Glucides etlipides nondétectésSolubilisation
Fluorescence	 Suivi du compostage de boues de STEP DBO₅dans des effluents 	- Utilisable sur matrice solide	- Glucides et lipides non détectés
Proche IR	 Suivi du compostage DCO, DBO5 dans des eaux usées caractérisation suivi en ligne 	 Caractérisation globale de la matière organique Peu de préparation 	 Complexité des matrices, base importante Chimiométrie
Moyen IR	Suivi du compostagesuivi en ligne	- Caractérisation globale de la matière organique	- Chimiométrie - filtration

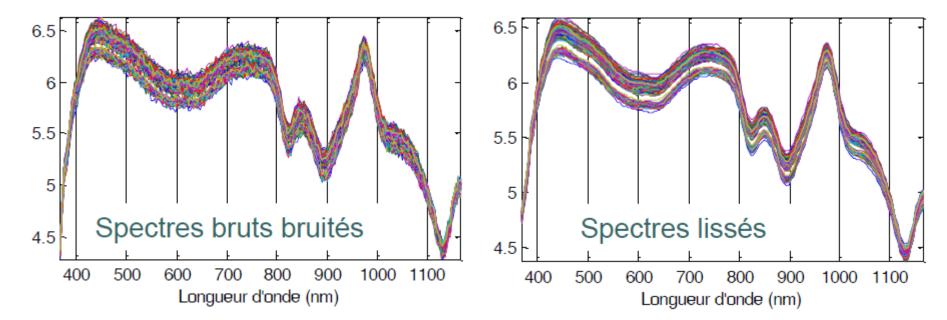
La chimiométrie ou le traitement des données multivariées.

La chimiométrie ou le traitement des données multivariées.

- Les traitements classiques pour « arranger » les données.
- La modélisation prédictive quantitative : la régression PLS.

Quelques notions de chimiométrie: les traitements.

La réduction du bruit : le lissage des spectres.



Moyenne mobile: remplace la valeur d'une cellule par la moyenne des valeurs d'une fenêtre autour de la cellule.

Filtre médian : utilise la médianne.

Filtre gaussien: utilise une fonction gaussienne.

Savitsky Golay: ajuste une fonction polynomiale et remplace la valeur d'une cellule par la valeur prise avec la fonction.

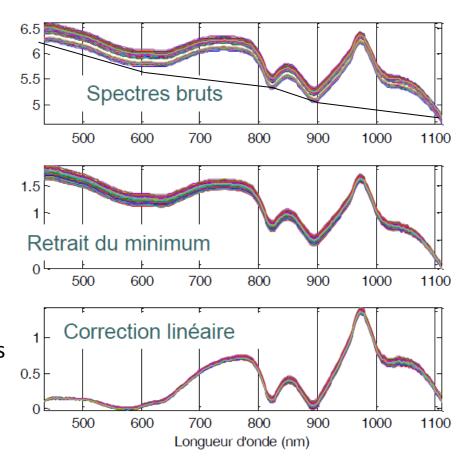
Quelques notions de chimiométrie: les traitements.

Correction de la ligne de base : suppression du « fond ».

Spectre = Signal de variation incontrôlées (fond) + signal utile.

Retrait du minimum : Pour chaque valeur de spectre, la valeur minimum du spectre est soustraite.

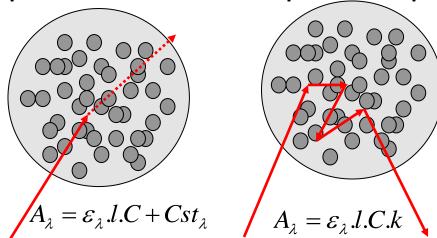
Correction linéaire : Consiste à estimer la ligne de base par une ligne brisée passant par des points où l'on observe pas d'absorbance. Le spectre corrigée est la soustraction de cette ligne du spectre d'origine.



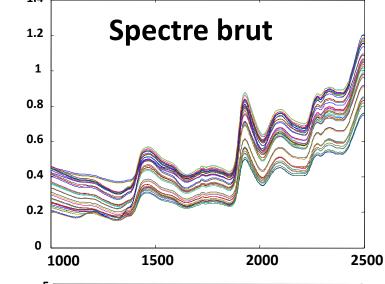
<u>Quelques notions de chimiométrie: les traitements.</u>

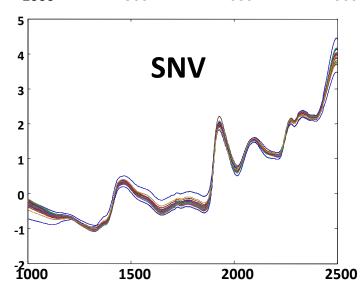
Normalisation et réduction des variations d'intensité des spectres.

A ne pas utiliser si l'on étudie un phénomène physique (taille des particules, turbidité)!!



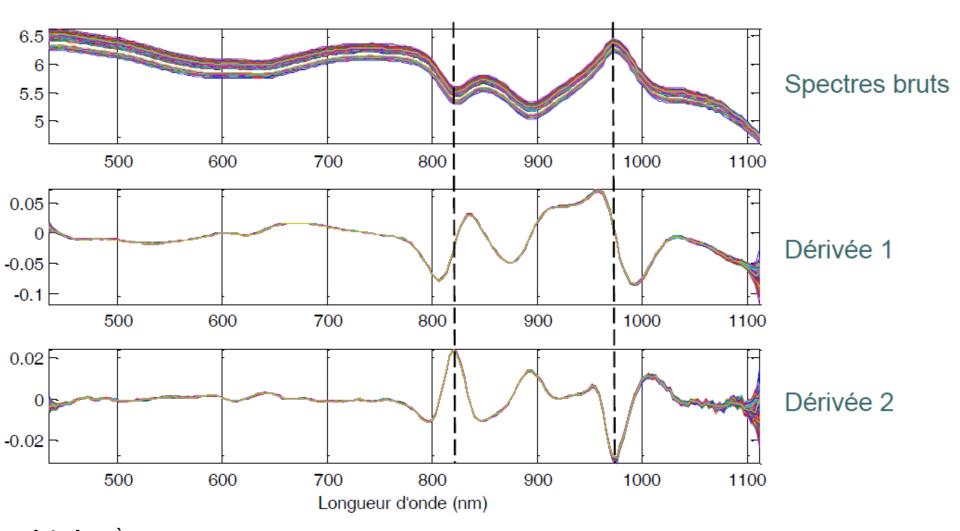
- Aera normalization
- Unit normalization (variance de 1)
- Maximum normalization (pic maximum)
- Peak normalization (par rapport à un pic)
- Range normalization (entre 0 et 1 par exemple)
- Standard Normal Variation (SNV, normalisation par soustraction de la moyenne et division par l'écart type).





Quelques notions de chimiométrie: les traitements.

Accentuation de l'information : utilisation des dérivées 1ère et 2nd.

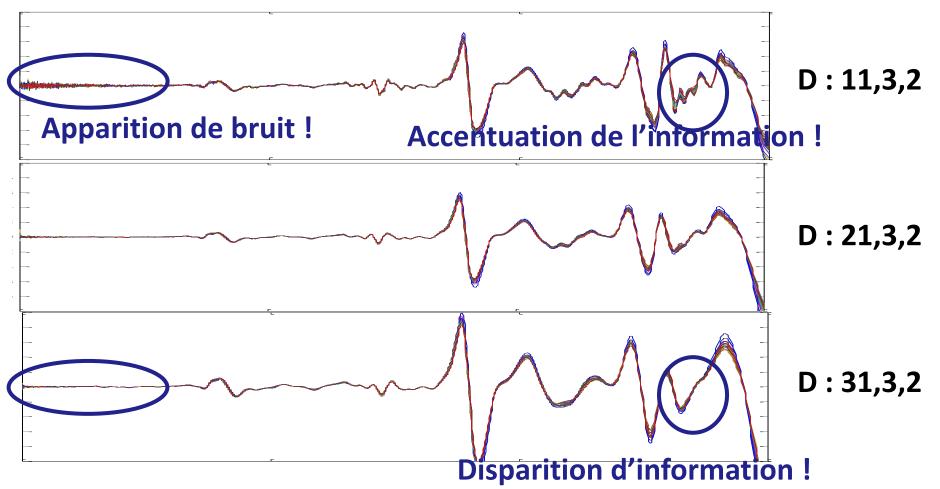


Dérivée 1^{ère} : Suppression du décalage de la ligne de base et des effets additifs.

Dérivée 2nd : Suppression de la pente de la ligne de base.

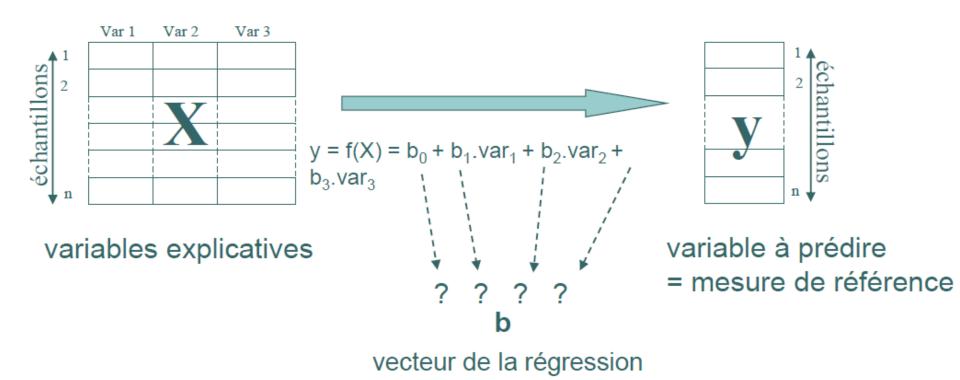
Quelques notions de chimiométrie: les traitements.

Accentuation de l'information : utilisation des dérivées 1ère et 2nd.



- Diminution du bruit par lissage
- Bien choisir la fenêtre de dérivation

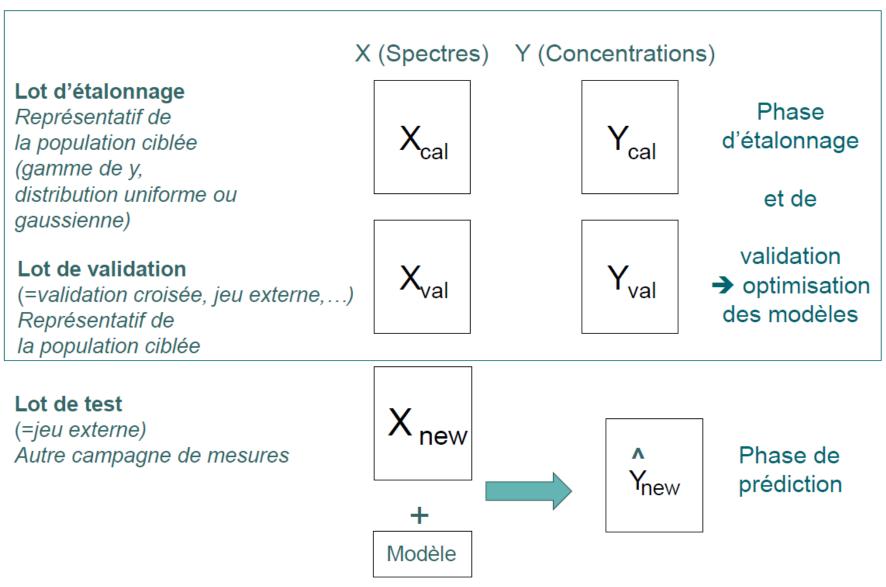
Modélisation prédictive quantitative.



Principe de la régression PLS

$$\hat{y} = b_1 A_{\lambda_1} + b_2 A_{\lambda_2} + b_3 A_{\lambda_3} + \dots + b_n A_{\lambda_n}$$
 $\hat{\gamma}_{normé}$

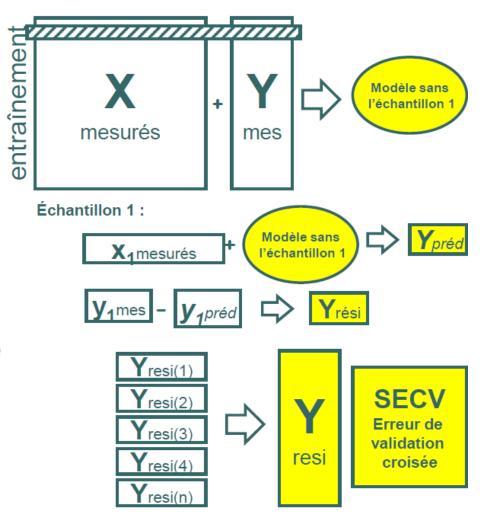
Les lots de spectres.



Validation des modèles.

<u>1ère stratégie : validation croisée</u> "leave-one out"

- Retirer un échantillon du jeu d'étalonnage
- Construire un modèle avec les échantillons restants
- Prédire Y pour l'échantillon retiré, calculer le résidu de la prédiction
- Remettre l'échantillon, en retirer un autre et recommencer
- Quand tous les échantillons ont été retirés une fois, combiner les résidus de prédiction.

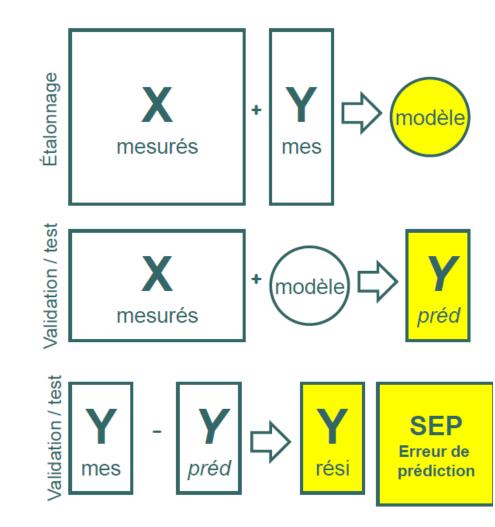


→ Préférable de retirer plusieurs échantillons à la fois (validation croisée par blocs) = plus représentatif

Validation des modèles.

<u>2ème stratégie : un lot de validation séparé</u>

- Diviser les données en 2 jeux (ou utiliser 2 jeux distincts)
- Construire le modèle avec les échantillons d'étalonnage
- Utiliser le modèle pour prédire Y pour les échantillons de validation/test
- Comparer Y_{prédit} à Y_{mesuré} et calculer l'erreur de prédiction Y_{résiduel}



→ Plus représentatif que la validation croisée car le jeux de validation ne participe pas à la formation du modèle

Critères de performances.

Erreur Standard de Prédiction (SEP, RMSEP)

Erreur de prédiction, de même unité que la variable prédite y

Biais

Identification d'un biais (offset) sur les prédictions

- -Biais <0 → sous-estimation des valeurs réelles
- -Biais >0 → sur-estimation des valeurs réelles
- -Bias=0 → pas de tendance particulière

Coefficient de détermination (R2):

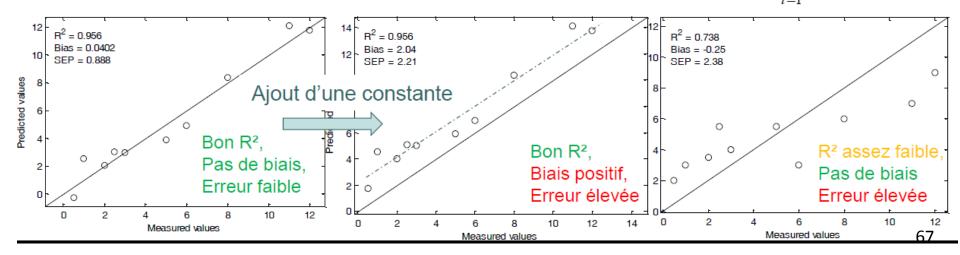
- →étalement des prédictions parallèlement à la droite idéale
- =Coefficient de corrélation au carré : 0 <= R² <= 1

$SEP = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^{n} (y_i - \hat{y}_i)^2}{n}}$

$$BIAS = \frac{\sum_{i=1}^{n} (y_i - \hat{y}_i)}{n}$$

$$R^{2} = 1 - \frac{\sum_{i=1}^{n} (y_{i} - \hat{y}_{i})^{2}}{\sum_{i=1}^{n} (y_{i} - \overline{y}_{i})^{2}}$$

Importance de regarder plusieurs critères pour évaluer un modèle!



Conslusions.

- Grande utilisation de la spectroscopie dans le traitement de l'eau
- Développement à venir dans le traitement des déchets solides !
- De nombreuses études sont faites sur le suivi en ligne des installations de méthanisation par NIR mais peu d'installations industrielles les mettent en œuvres.
- Utilisation incontournable de la chimiométrie pour le traitement du signal!

Références bibliographiques.

- Albrecht, R., Joffre, R., Gros, R., Le Petit, J., Terrom, G., et Perissol, C. (2008) Efficiency of near-infrared reflectance spectroscopy to assess and predict the stage of transformation of organic matter in the composting process. Bioresour technol, 99(2), 448-455.
- Bouvier et. al., On-line monitoring of Nitrate and Nitrite by UV spectrophotometry in a SBR process used for the treatment of industrial wastewater. International Journal of chemical reactor ingineering, 6, 2008.
- Fogelman, S., Zhao, H. J., et Blumenstein, M. A rapid analytical method for predicting the oxygen demand of wastewater. Analytical and Bioanalytical Chemistry, 386(6), 1773-1779, 2006.
- Galvez-Sola, L., Moral, R., Moreno-Caselles, J., Perez-Murcia, M., Perez-Espinosa, A., Bustamante, M., Said-Pullicino, D., et Paredes, C. (2009) Evaluation of the
 Effectiveness of near Infrared Reflectance Spectroscopy (NIRS) on Fe, Cu, Mn and Zn Estimation in Compost. PROGRESS IN ENVIRONMENTAL SCIENCE AND
 TECHNOLOGY, VOL II, PTS A AND B, 643-648.
- Holm-Nielsen, J. B., Andree, H., Lindorfer, H., et Esbensen, K. H. (2007) Transflexive embedded near infrared monitoring for key process intermediates in anaerobic digestion/biogas production. Journal of Near Infrared Spectroscopy, 15(2), 123–135.
- Holm-Nielsen, J. B., Lomborg, C. J., Oleskowicz-Popiel, P., et Esbensen, K. H. (2008) On-line near infrared monitoring of glycerol-boosted anaerobic digestion processes: Evaluation of process analytical technologies. Biotechnology and bioengineering, 99(2), 302–313.
- Jacobi, H. F., Moschner, C. R., et Hartung, E. (2009) Use of near infrared spectroscopy in monitoring of volatile fatty acids in anaerobic digestion. Water Science and Technology, 60(2), 339-346.
- Jacobi, H. F., Moschner, C. R., et Hartung, E. (2011) Use of near infrared spectroscopy in online-monitoring of feeding substrate quality in anaerobic digestion.
 Bioresource Technology, 102(7), 4688-4696.
- Lesteur, M., Latrille, E., Maurel, V. B., Roger, J. M., Gonzalez, C., Junqua, G., et Steyer, J. P. (2011) First step towards a fast analytical method for the determination of Biochemical Methane Potential of solid wastes by near infrared spectroscopy. Bioresource Technology, 102(3), 2280-2288.
- Mottet, A., Francois, E., Latrille, E., Steyer, J. P., Deleris, S., Vedrenne, F., et Carrere, H. (Jun 1) Estimating anaerobic biodegradability indicators for waste activated sludge. Chem. Eng. J., 160(2), 488-496.
- Muret, C., Pouet, M. F., Touraud, E., et Thomas, O. From UV spectra to degradability of industrial wastewater/definition and use of a « shape factor ». Water sci technol, 42(5-6), 47-53, 2000.
- Nallathambi Gunaseelan, V. (2007) Regression models of ultimate methane yields of fruits and vegetable solid wastes, sorghum and napiergrass on chemical composition. Bioresour. technol., 98(6), 1270-1277.
- Nallathambi Gunaseelan, V. (2009) Predicting ultimate methane yields of Jatropha curcus and Morus indica from their chemical composition. Bioresource Technology, 100(13), 3426-3429.
- Raposo, F., Fernández-Cegrí, V., De la Rubia, M. A., Borja, R., Beline, F., Cavinato, C., Demirer, G., Fernández, J. C., Frigon, J. C., Koubova, J., et others (2010)
 « Biochemical methane potential (BMP) of solid organic materials: results obtained from an international interlaboratory study » dans Guadalajara, Mexico.
- Reynolds, D. M. et Ahmad, S. R. (1997) Rapid and direct determination of wastewater BOD values using a fluorescence technique. Water res., 31(8), 2012-2018.
- Steyer, J. P., Bouvier, J. C., Conte, T., Gras, P., Harmand, J., et Delgenes, J. P. (2002) On-line measurements of COD, TOC, VFA, total and partial alkalinity in anaerobic digestion processes using infra-red spectrometry. Anaerobic Digestion IX, 45(10), 133–138.
- Williams, P. et Norris, K. (2001) Near-Infrared Technology in the Agricultural and Food Industries, 2nd Edition, St. Paul, Minnesota, USA, Amer Assn of Cereal Chemists.
- Zhang, M.-L., Sheng, G.-P., Mu, Y., Li, W.-H., Yu, H.-Q., Harada, H., et Li, Y.-Y. (2009) Rapid and accurate determination of VFAs and ethanol in the effluent of an anaerobic H2-producing bioreactor using near-infrared spectroscopy. Water res, 43(7), 1823-1830.