Imagerie hyperspectrale proche infrarouge (NIR-HSI) appliquée à la quantification de la teneur en eau de produits céréaliers

Benoît Jaillais

Philippe Courcoux - Sylvie Chevallier - Alain Le Bail - Eloïse Lancelot

Contexte

Pour les consommateurs, la qualité d'un produit est un choix. La casse et la fêle sont des défauts sans intérêt pour les consommateurs, surtout si un grand nombre de produits sont appréciés par les consommateurs.

fêle

Défauts de casse et de fêle = teneur et répartition en eau

Objectifs de l'étude

Les principaux objectifs de cette étude consiste en l'évaluation de l'imagerie hyperspectrale proche infrarouge (NIR-HSI) pour quantifier la teneur en eau de biscuits commerciaux et pour cartographier la répartition de l'eau dans les gâteaux.

Les résultats de cette évaluation permettront de déterminer si cette technique peut être implémentée en ligne.

Echantillons

2 marques de biscuits

PB
Huile végétale

SM
Beurre

Composition (100 g)	Petit Brun	Saint-Michel
Lipides	13 g	16g
Acides gras saturés	6 g	11g
Glucides	75 g	74g
Sucres	25 g	25g
Fibres	2.9 g	2g
Protéines	6.9 g	7g
Sel	0.78 g	0.9g
Sodium	0.307 g	0.300g

Méthode

10 biscuits de chaque marque ont été conditionnés dans 10 dessiccateurs avec des solutions saturées en sels ayant des activités de l'eau différentes (A_w).

1 biscuit de chaque marque est placé dans un sac plastique dans le laboratoire (hygrométrie comprise entre 0,42-0,5)

N° Dessiccateur et sel	01 LiCl	02 CH	03 MgCl	04 K ₂	05 Mg(NO ₂) ₂	06 NaBr	07 CuCl	08 NaCl	09 KCl	10 BaCl
<i>A_w</i> (20°C)	0.11	0.226	0.31	0.44	0.545	0.587	0.684	0.754	0.851	0.907

Tous les biscuits ont été pesés avant et après conditionnement.

La matière sèche est évaluée par différence de pesée avant et après le conditionnement, et les teneurs en eau sont estimées pour chaque biscuit.

Durée du conditionnement : 1 semaine

Matériel

Système d'imagerie hyperspectrale NIR :

HyperPro (BurgerMetrics)

Spectre à un point donné xy

Image obtenue à une longueur d'onde donnée

1min/image

Système d'imagerie "Pushbroom" :

- Acquisition d'une ligne entière (résolution spatiale 225 μ m)
- Avance du tapis roulant selon la direction "y" $\Rightarrow$ acquisition d'une nouvelle ligne

Établissement d'un modèle prédictif pour 1 biscuit

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \dots + \beta_m x_m + \varepsilon$$

10 images
× 50 000 pixels-spectres
= 500 000 spectres

Jeu
d'apprentissage

10 images
× 1 000 pixels-spectres
= 10 000 spectres

Jeu
d'étalonnage

Paramètres
du modèle

Collection
spectrale de
référence

Jeu de
validation

Test du
modèle

10 images
× 49 000 pixels-spectres
= 490 000 spectres

1 image
= 50 000 pixels-spectres

Jeu de test

Jeu de test

Qualité du
modèle

Pré-traitement des données

Sélection de la région d'intérêt ROI :

Segmentation automatique à partir d'une image moyenne de chaque cube de données $\Rightarrow$ image binaire (valeur d'un pixel égale à 1 dans la ROI et à 0 dans le fond).

Dépliage de l'hypercube :

Smoothing+SNV

Traitement des données

Échantillonnage aléatoire:
1000 pixels de chaque ROI

ACP

Régression
linéaire Multiple

Validation du
modèle avec 10
variables

Application du modèle à
tous les pixels et
construction d'images de
prédiction

Résultats de l'ACP (1)

Petit Brun

Saint-Michel

A_w croissante

Résultats de l'ACP (2)

Loadings

Résultats de la régression

	Petit Brun	Saint-Michel
<i>Modèle de calibration</i>		
<i>R</i>	<i>0,944</i>	<i>0,923</i>
<i>RMSEC</i>	<i>0,015</i>	<i>0,015</i>
<i>Modèle de validation</i>		
<i>R</i>	<i>0,950</i>	<i>0,927</i>
<i>RMSEV</i>	<i>0,015</i>	<i>0,015</i>

R^2 : coefficient de détermination

RMSEC : Root Mean Square Error of Calibration

RMSEV : Root Mean Square Error of Validation

Résultats de la régression (1)

Pourcentage d'eau prédit versus pourcentage d'eau mesuré pour chaque biscuit

Petit Brun

Saint-Michel

Résultats de la régression (2)

Images en fausses couleurs obtenues après application du modèle de prédiction sur les biscuits

Conclusion

- ✓ Deux marques de biscuits “Petit Brun” et “Saint-Michel” ont été analysés par NIR-HSI pour évaluer le potentiel de cette technique pour prédire la teneur en eau de ce type de produit céréalier.
- ✓ Les résultats obtenus par ACP montrent que la teneur en eau des deux marques de biscuits peut être estimée par NIR-HSI.
- ✓ L’analyse de variance (ANOVA) nous a permis d’identifier les 10 variables les plus importantes de la région 950-2500 nm pour estimer la teneur en eau des biscuits.
- ✓ Le modèle de régression avec 10 variables donne des résultats acceptables ($R^2 > 0,92$), mais ce serait mieux d’utiliser un modèle par type de biscuit, car ils n’ont pas la même réponse vis-à-vis de l’eau (ex : les biscuits avec moins de matière grasse ont une teneur en eau plus importante).
- ✓ Des hétérogénéités dans les biscuits et des casses sur les bords sont visibles dans les images en fausses couleurs reconstruites, spécialement pour les biscuits placés dans des dessiccateurs avec une Aw importante.
- ✓ NIR-HSI semble une méthode très prometteuse pour prédire la teneur en eau dans des produits céréaliers et pour être implémenter en-ligne à différentes étapes du process.

Perspectives

- ✓ Créer un modèle de régression pour chaque type de biscuit
- ✓ Analyser et comparer les spectres correspondant aux hétérogénéités observées sur les images en fausses couleurs.
- ✓ Accroître la précision du modèle sur une échelle d'activité de l'eau plus resserrée (environ 5%)
- ✓ Faire des mesures à différentes étapes de la production (avant et après cuisson, après refroidissement, etc...)

Merci pour votre attention

Ce travail est financé par l'Infrastructure Biologie Santé 'Phenome-FPPN' gérée par l'Agence Nationale de la Recherche et le "Programme d'Investissements d'Avenir" (PIA) (ANR-11-INBS-0012)

Projet BRICE