



Les 21ème Rencontres HelioSPIR  
29/06/2021 - VISIO

## Analyse de données spectrales massives avec parSketch-PLSDA pour la description de géotypes de tournesols

Maxime RYCKEWAERT, Maxime METZ, Daphné HERAN, Ryad BENDOULA



# ➤ Introduction

La quantité de données en agriculture

## Les vecteurs



Satellites



Drone



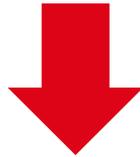
Moissonneuse



Tracteur



Brouette



## Les mesures



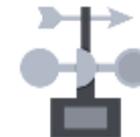
Lidar



Imagerie



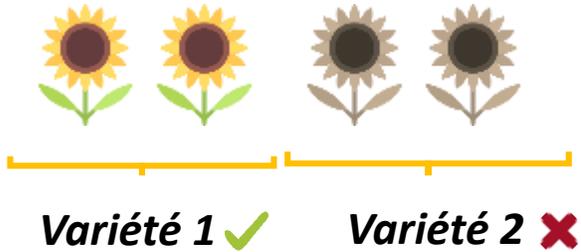
IoT



Weather station

# ➤ Introduction

La quantité de données en sélection variétale (*Phénotypage*)



Besoin d'instruments précis



---

*Micro-parcelles/grandes surfaces*



*Différencier des variétés* selon des **critères spécifiques**



Rendement

Adaptation aux conditions pédoclimatique



Tolérances aux stress

*Biotique*



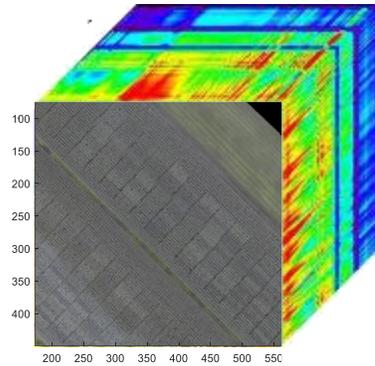
*Abiotique*

Meilleures qualités nutritionnelles

Besoin d'une information riche  
-> spectrale par exemple

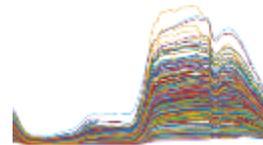
# ➤ Introduction

La quantité de données en sélection variétale (Phénotypage)

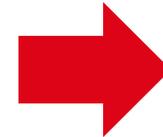


L'imagerie hyperspectrale

Résolutions spectrale et spatiale élevées



Lorsqu'elle est utilisée en routine de phénotypage



# ➤ Introduction

La quantité de données... pose problème

De simples opérations deviennent problématiques



- Détection de valeurs aberrantes
- Prétraitements
- Méthodes linéaires challengées

- Time consuming
- Ressources informatiques
- Structure complexe
- Non-linéarité

[Szymańska, 2018]

[Dardenne et al., 2000]

[Bertran et al., 1999]

---

Une nouvelle méthode parSketch-PLSDA

[Metz et al., 2020]

*Méthode locale* pour un grand volume de données

# ➤ La méthode parSketch-PLSDA

parSketch-PLS-DA [Metz et al., 2020]

parSketch

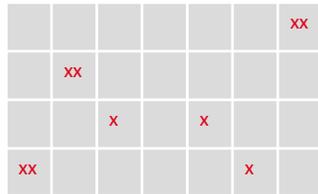
1. Réduction de dimensions  
Lemme de Johnson Lindenstrauss (1986)

$$\mathbf{T} = \mathbf{XP}$$

[-1, 1, -1 ...]

INDEX

2. Création d'une grille



3. Renvoi des voisins

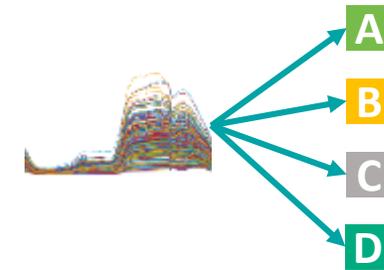
Nombre de voisins à définir

Paramétrisation: 3 paramètres à trouver

PLS-DA

Partial Least Square –  
Discriminant Analysis (PLS-DA)

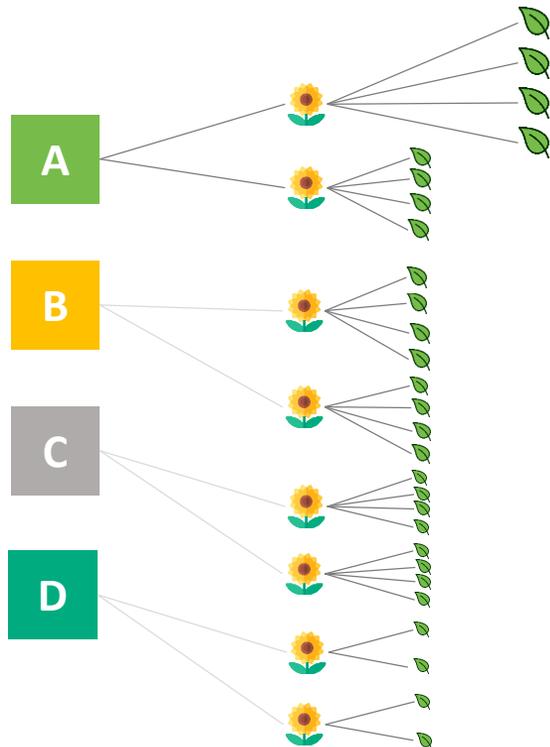
[Barker et Rayens, 2003]



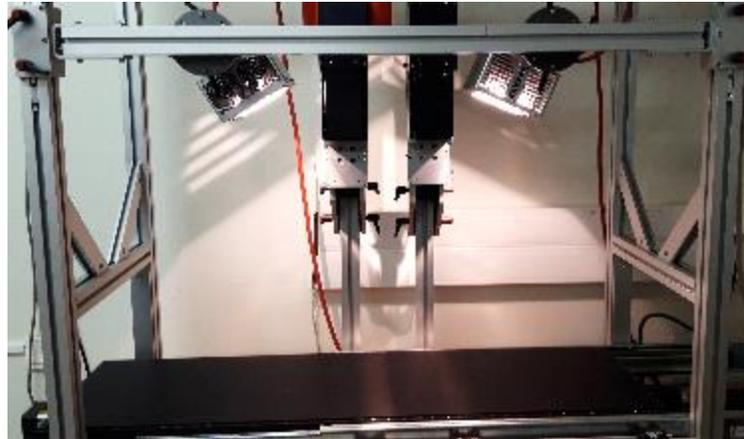
# ➤ Cas d'étude:

Discrimination de 4 variétés de tournesols

## Plan d'expérience



## Acquisition d'images hyperspectrales



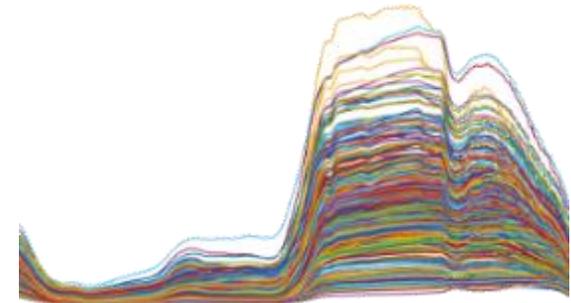
**Camera:** NEO Hypspec, VNIR-1600  
**Spectral Range:** [400:1000 nm]



**Total: 28 images**

## ➤ Cas d'étude:

Constitution de la base de données



**28 images**



**1 300 000 spectres**

14 images pour la calibration : 650 000 spectres

14 images pour le test (réduit): 14 000 spectres sélectionnés aléatoirement

# > Cas d'étude:

## Méthodes utilisées

### parSketch-PLS-DA

[Metz et al., 2020]

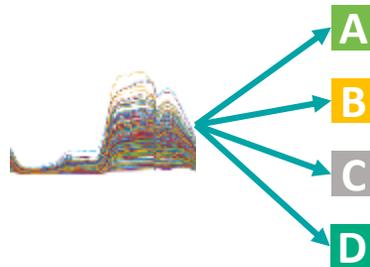
INDEX



PLS-DA

1. Réduction de dimensions
2. Création d'une grille
3. Renvoi des voisins

*paramétrisation*

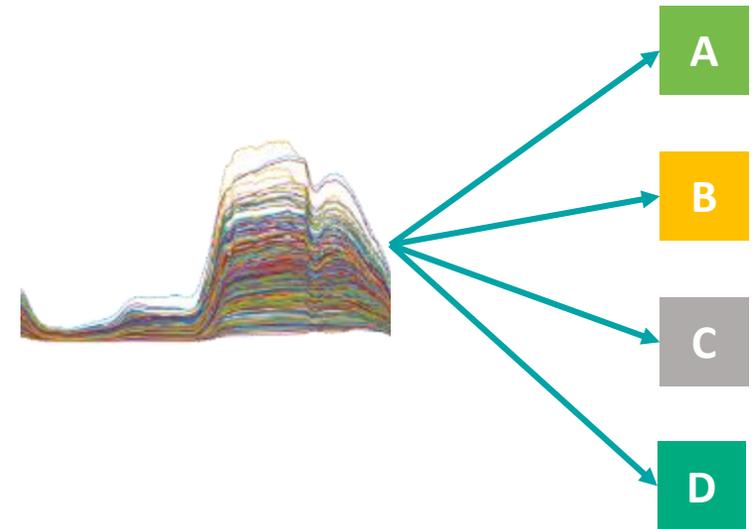


Sélection

### PLS-DA

[Barker et Rayens, 2003]

Utilisée comme **méthode de référence**



Cross-validation (kfold: 5 blocks x 3)

## ➤ Cas d'étude:

### Critères d'évaluation

A partir d'une matrice de confusion

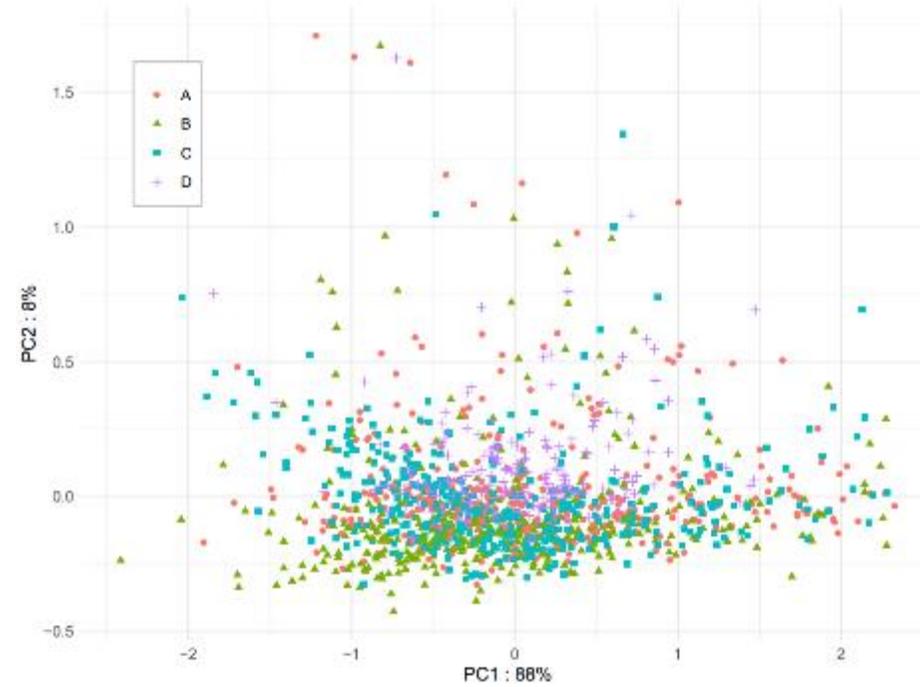
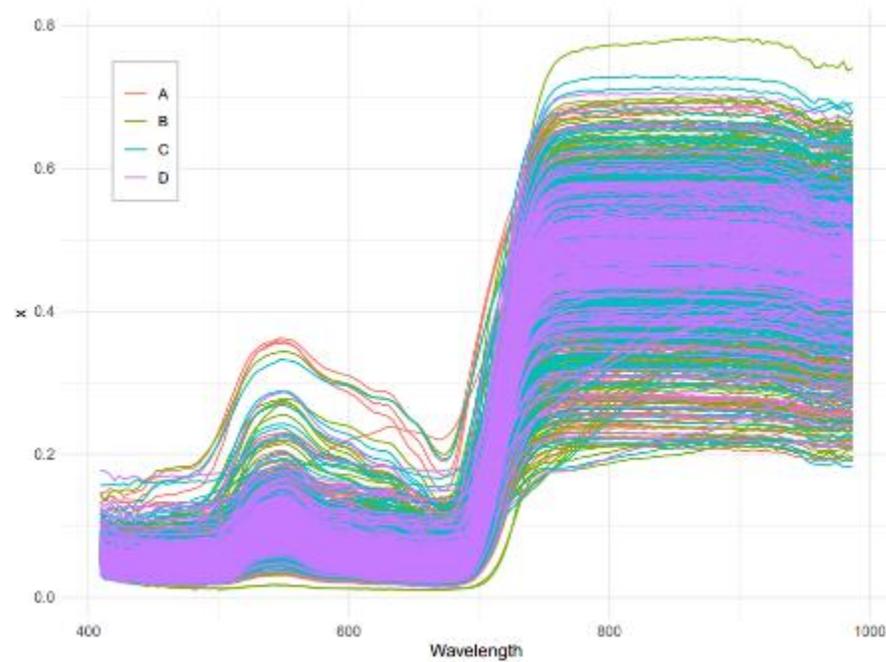
	A	B	C	D	Recall (%)
A	<i>tp</i>	<i>fn</i>	<i>fn</i>	<i>fn</i>	
B	<i>fp</i>				
C	<i>fp</i>				
D	<i>fp</i>				
Precision(%)					

$$\text{Precision} = \frac{tp}{tp + fp}$$

$$\text{Recall} = \frac{tp}{tp + fn}$$

# ➤ Résultats

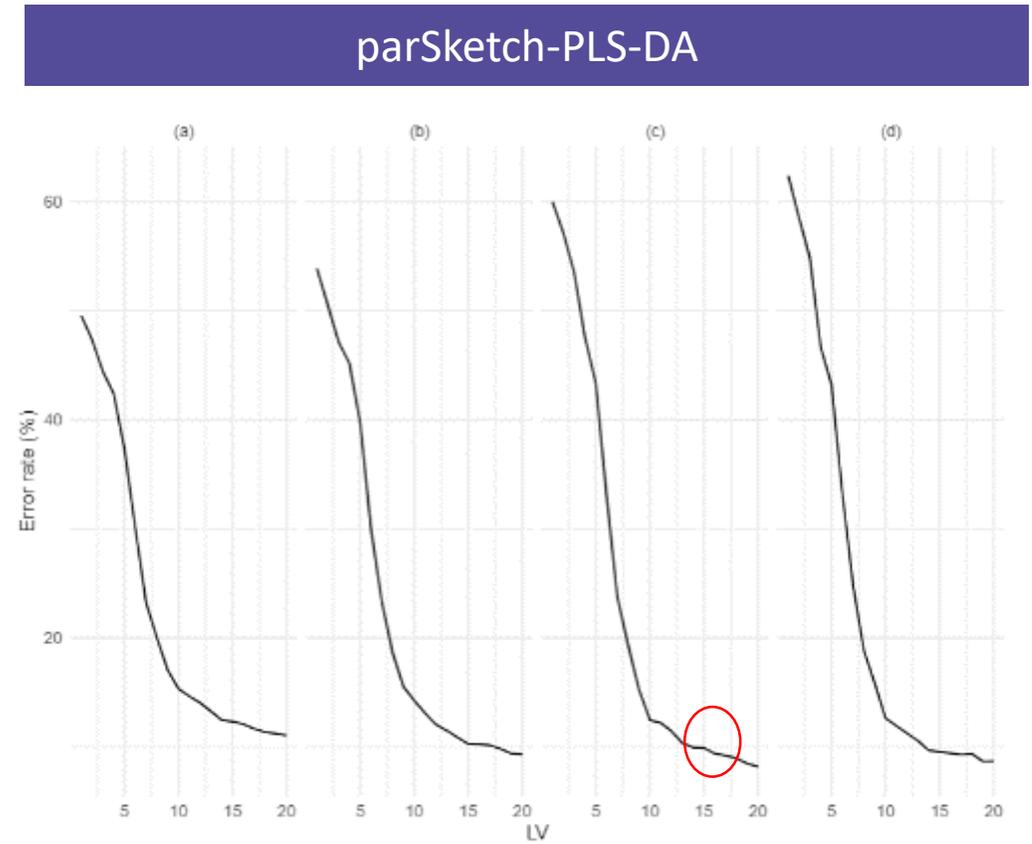
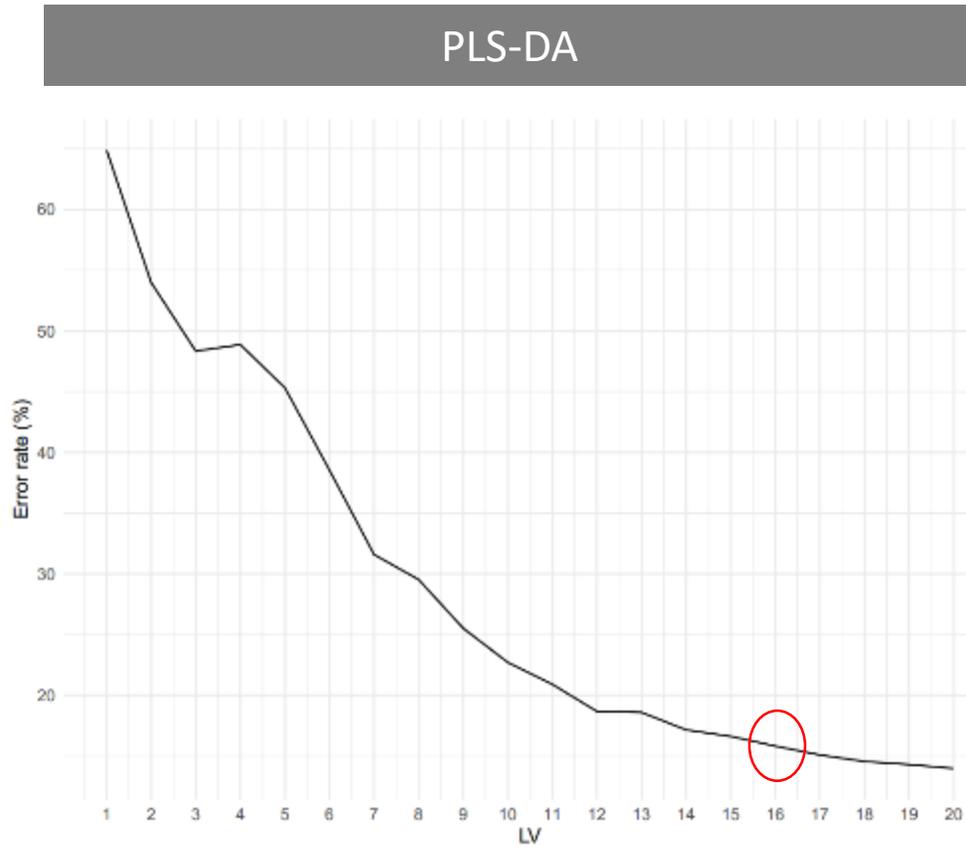
## Visualisation des spectres



Pas de distinctions évidentes des génotypes

# ➤ Résultats

## Choix du nombre de composantes



## ➤ Résultats

### PLS-DA

	A	B	C	D	Recall (%)
A	3120	121	339	250	<b>81</b>
B	238	2812	619	154	<b>74</b>
C	127	241	3463	75	<b>89</b>
D	283	173	270	1213	<b>63</b>
Precision(%)	<b>83</b>	<b>84</b>	<b>74</b>	<b>72</b>	

### parSketch-PLS-DA

	A	B	C	D	Recall (%)
A	3547	114	115	54	<b>93</b>
B	40	3256	473	54	<b>85</b>
C	58	211	3590	47	<b>92</b>
D	51	112	260	1516	<b>78</b>
Precision(%)	<b>96</b>	<b>88</b>	<b>81</b>	<b>91</b>	

# ➤ Conclusion et perspectives

## Conclusion

parSketch-PLS-DA réduit de 10% l'erreur de classification par rapport à la PLS-DA  
Présence de non-linéarité dans le jeu de données  
Adaptée pour traiter une grande quantité de données à la différence de la PLS-DA

## Perspectives

A tester sur d'autres jeux de données contenant des non-linéarités  
Pour d'autres applications en sélection variétale : Maladies/Stress ...  
-> Anticiper le futur goulot d'étranglement de la quantité de données en Agriculture

Massive spectral data analysis for plant breeding using parSketch-PLSDA method:  
discrimination of sunflower genotypes (Submitted)

*Maxime Ryczewaert, Maxime Metz, Daphné Héran, Pierre George, Bruno Grèzes-Besset, Reza Akbarinia,  
Jean-Michel Roger, Ryad Bendoula*



INRAE

➤ Thank You

Is there any questions?  
Maybe at the « **coffee** » break

Email : [maxime.ryckewaert@inrae.fr](mailto:maxime.ryckewaert@inrae.fr)