

Ateliers R³



Session 5 - Visualisation de données multivariées



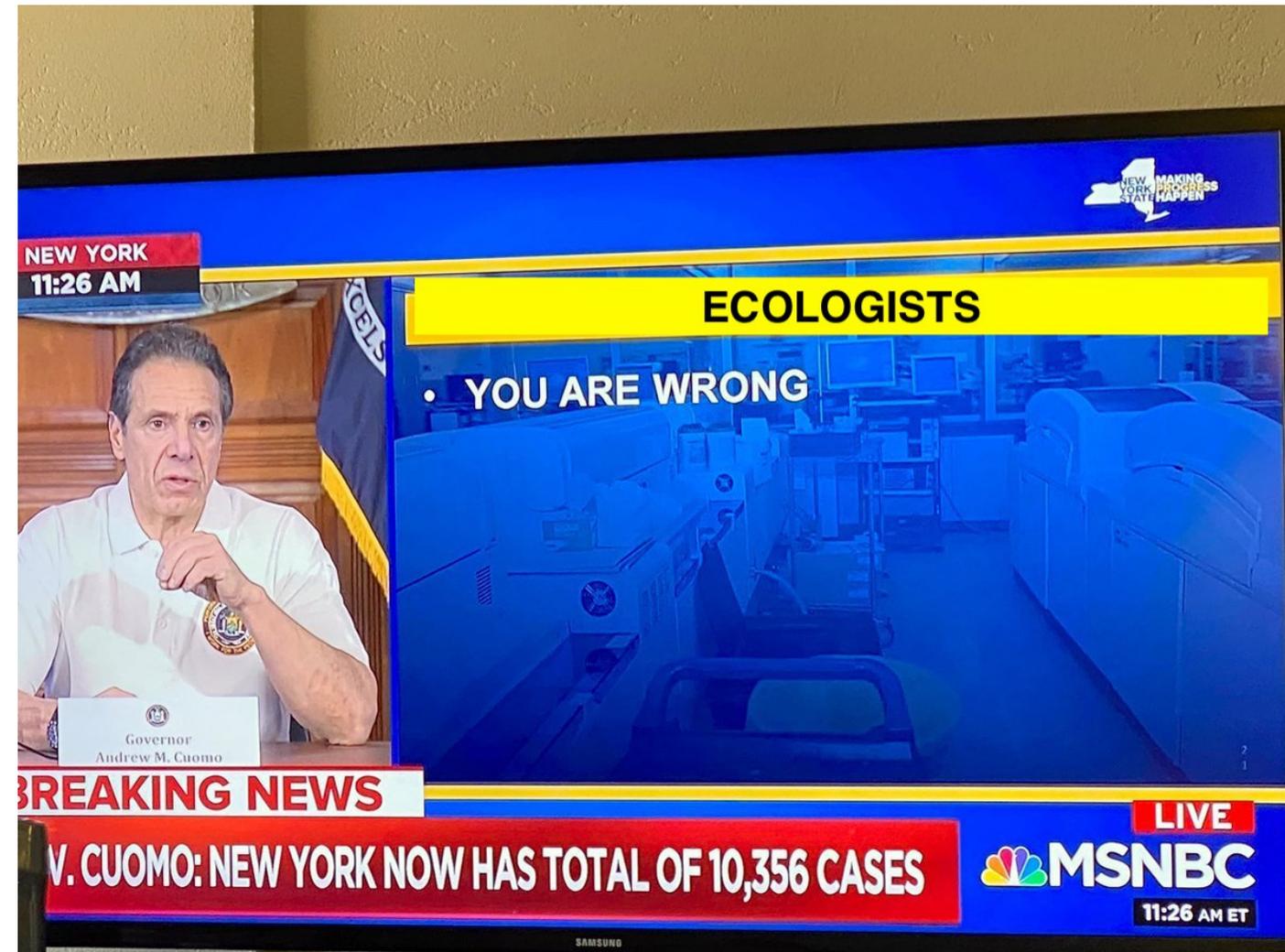


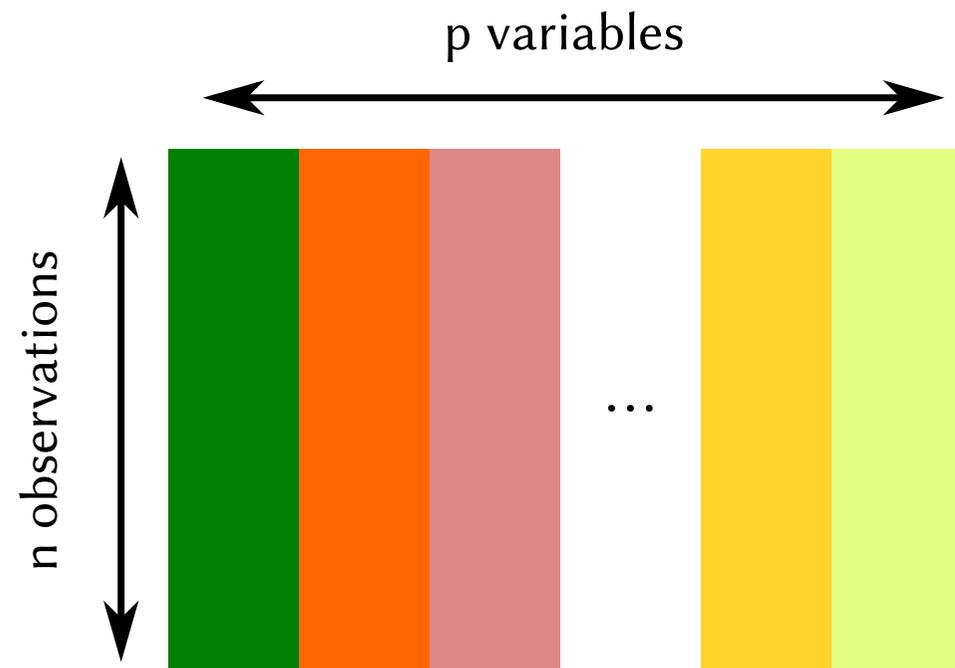
Comment visualiser les données ?

Quels grandes groupes ou variables sont importantes ?

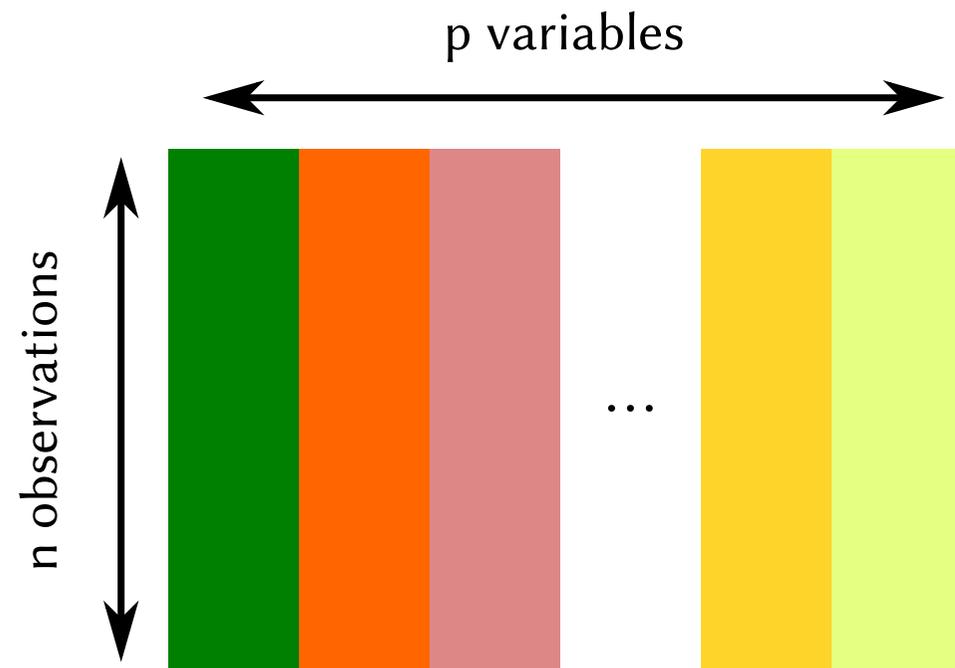
Quelles hypothèses semblent se dégager des données ?

Attention !





Visualisation sous forme de graphes



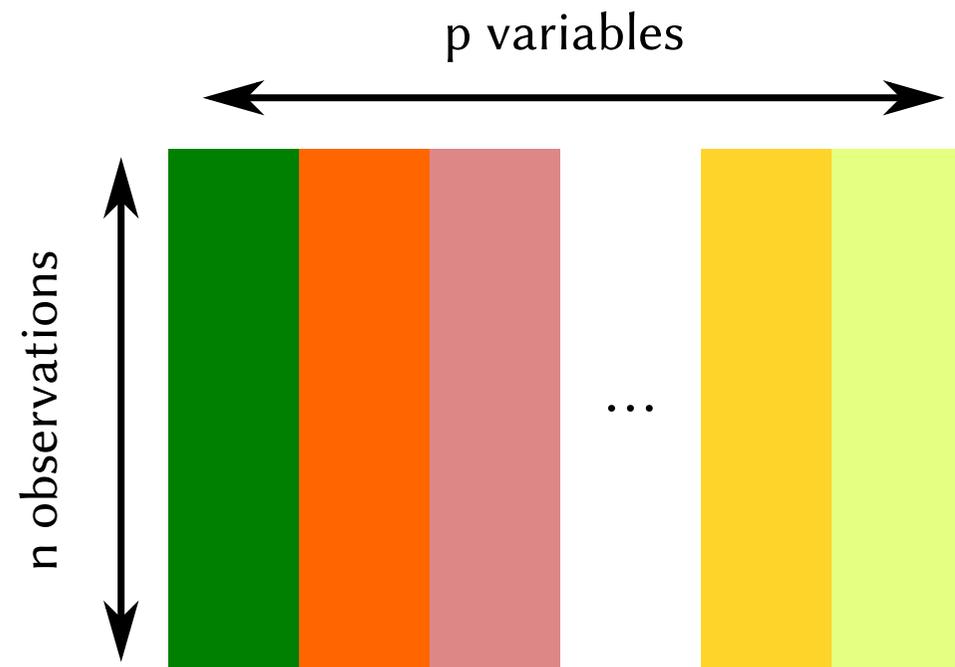
$p \sim 5$



Visualisation sous forme de graphes

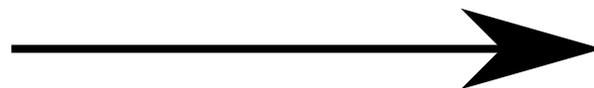


ggplot2
avec des couleurs, facets, etc.



Visualisation sous forme de graphes

$p \sim 5$



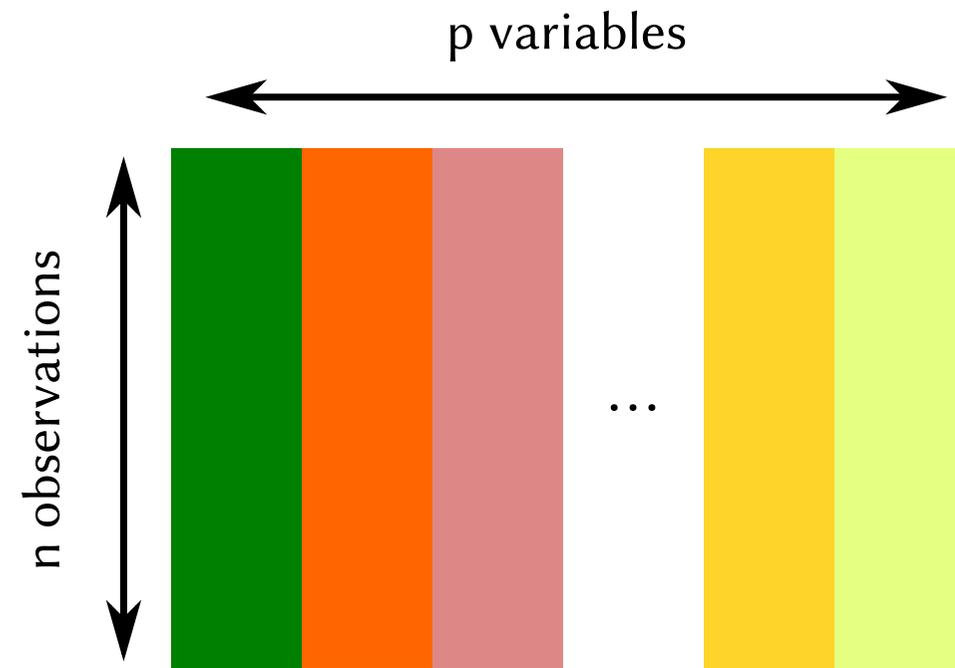
ggplot2
avec des couleurs, facets, etc.

$p \gg 5$

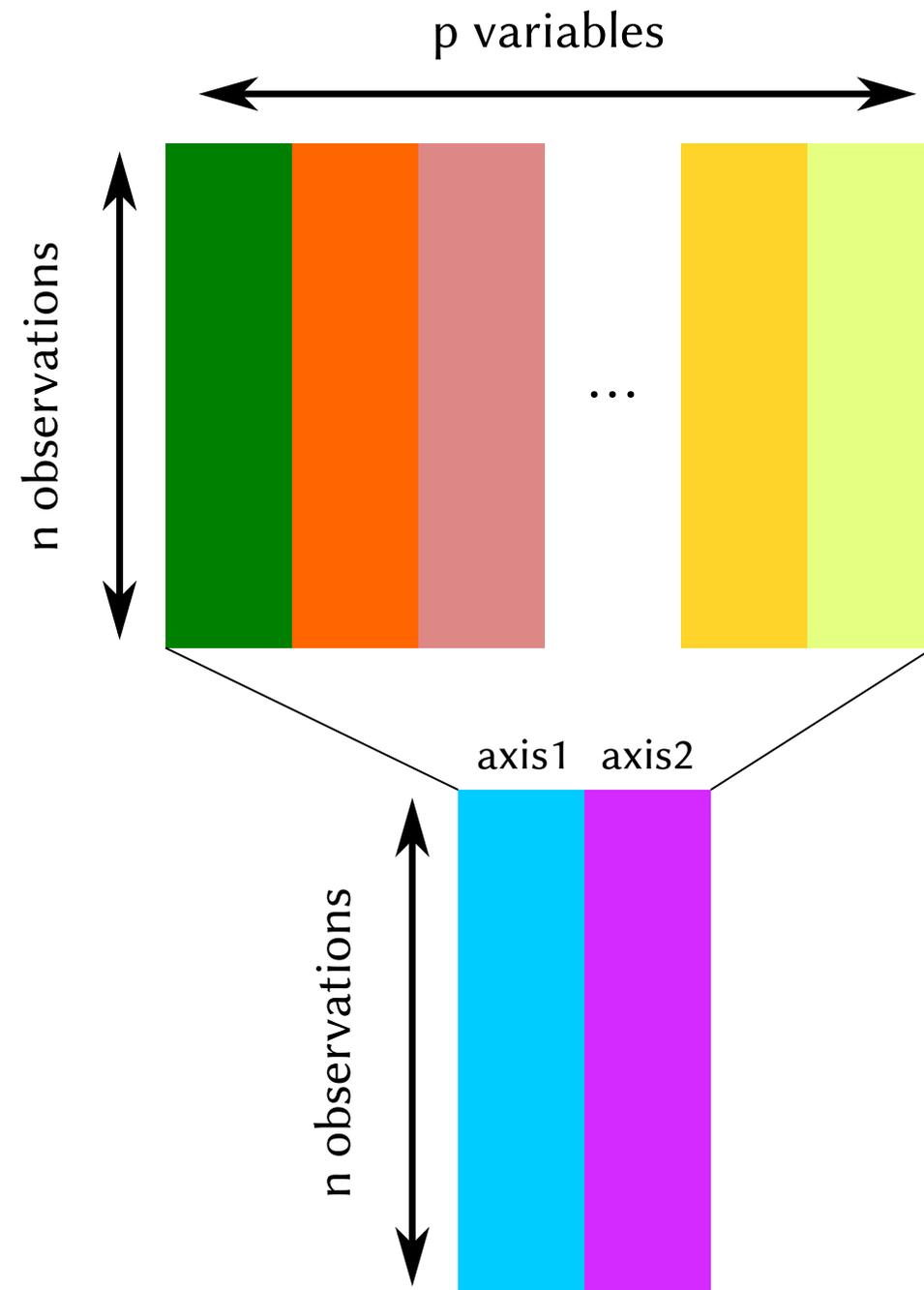


????

Trop de variables ? Réduire la dimensionalité

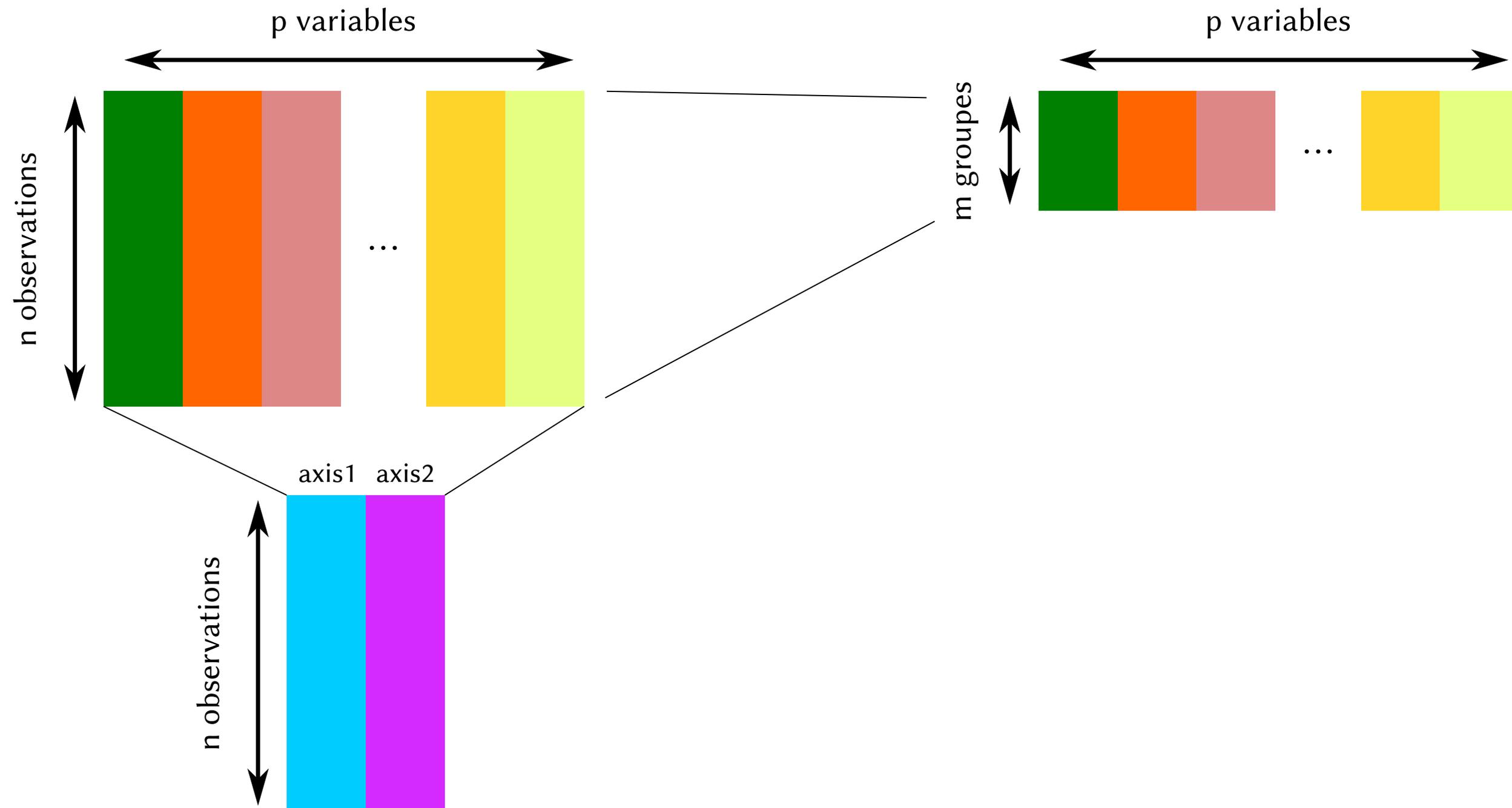


Trop de variables ? Réduire la dimensionalité



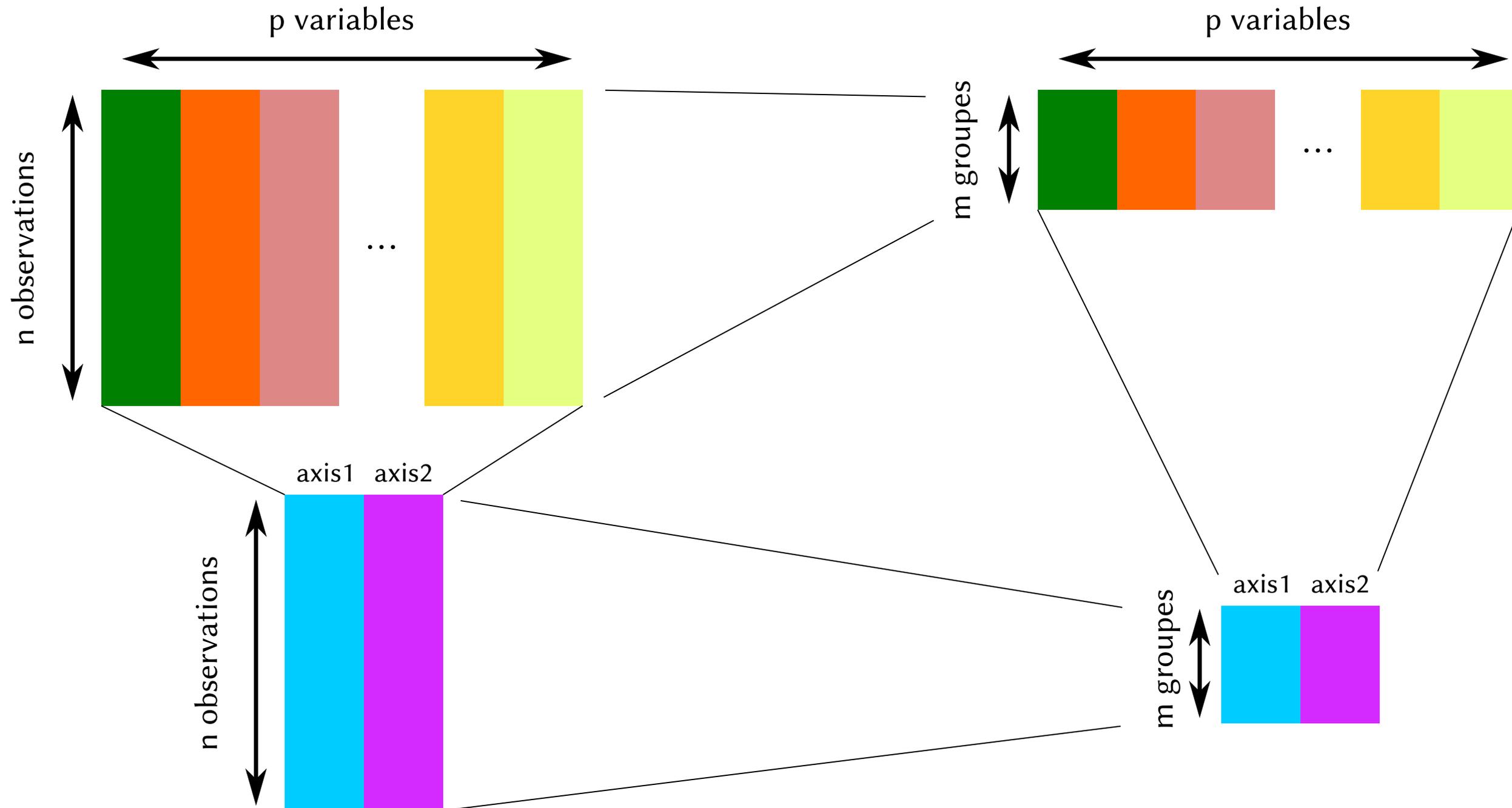
Trop de variables ? Réduire la dimensionalité

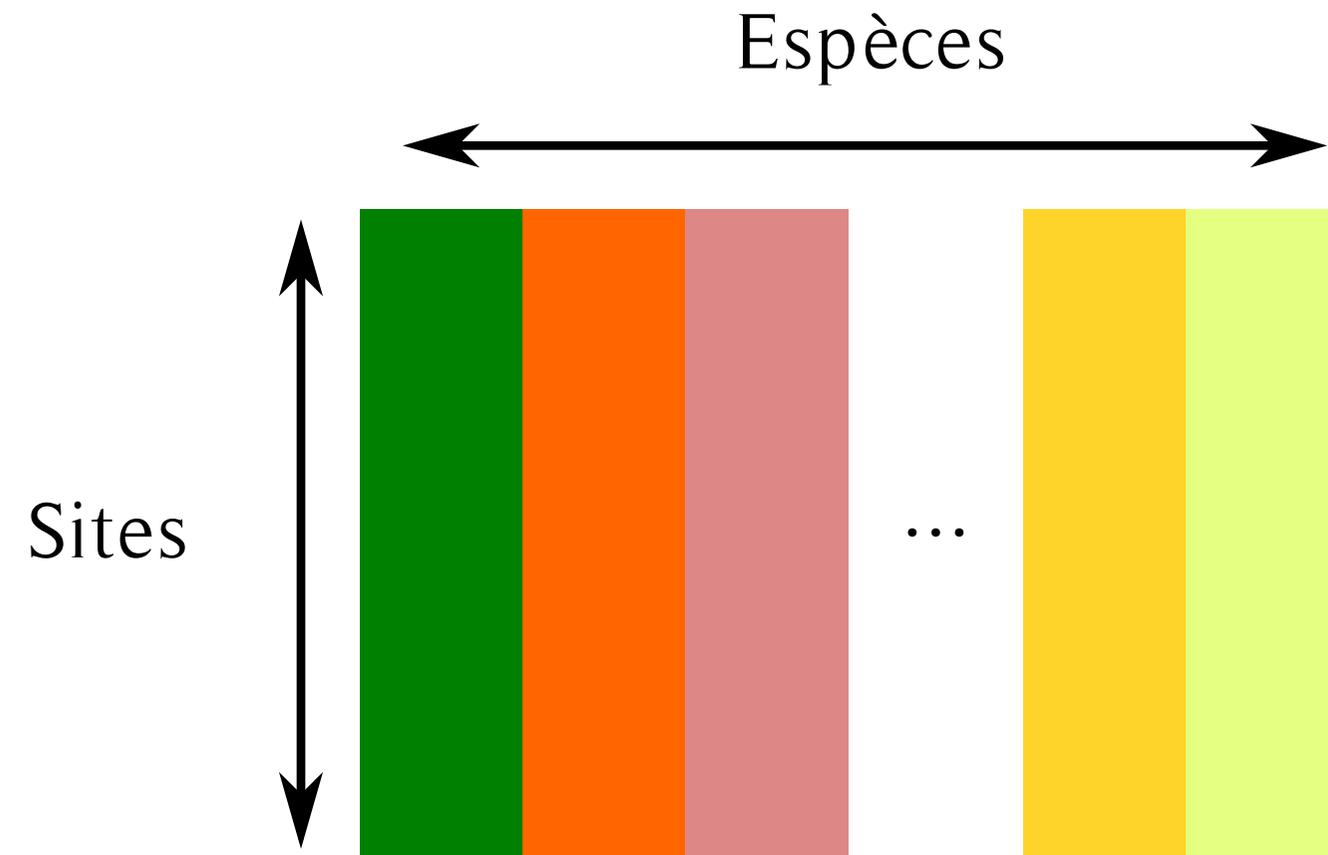
Quels grands types d'observations ? Clustering

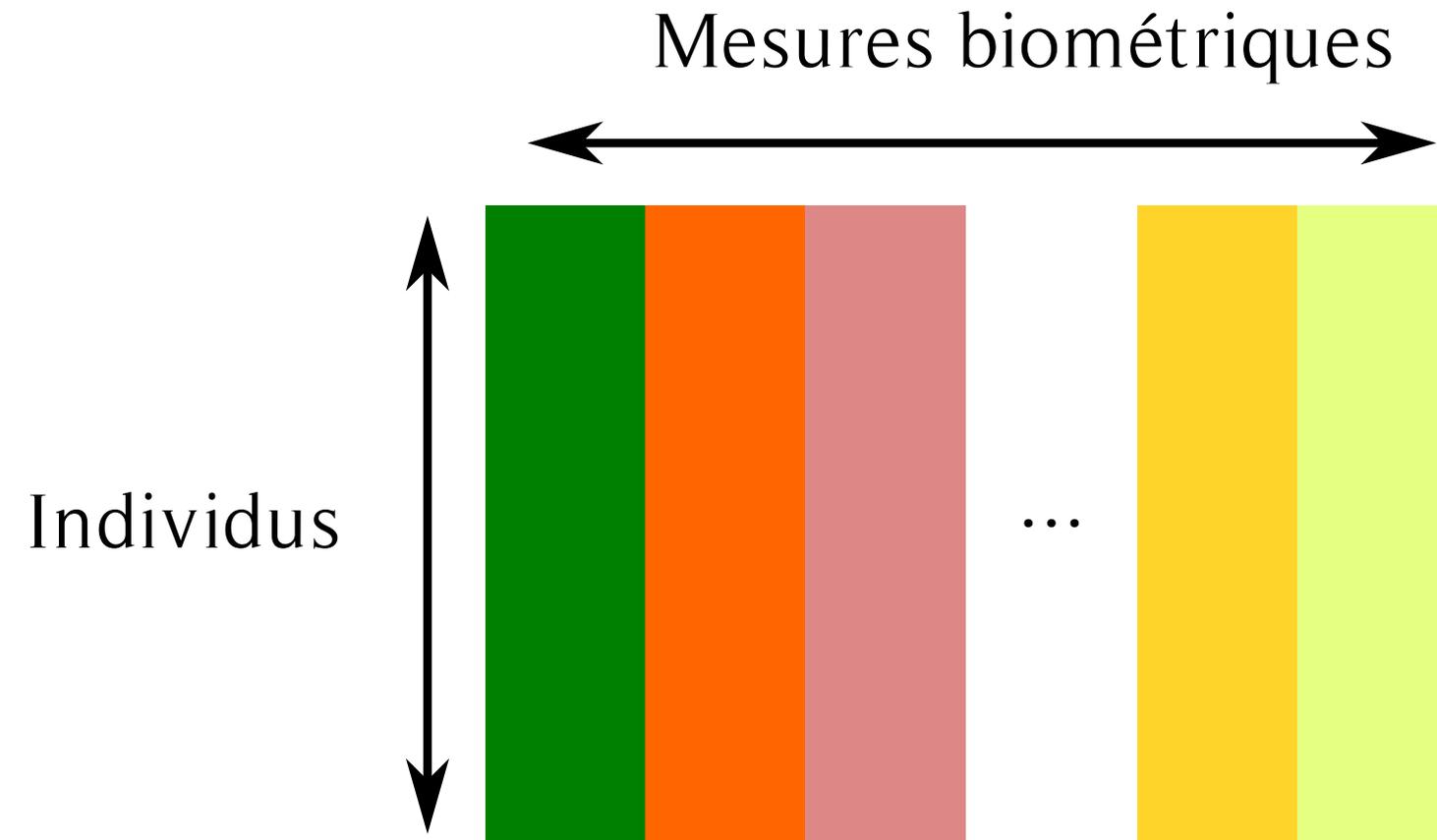


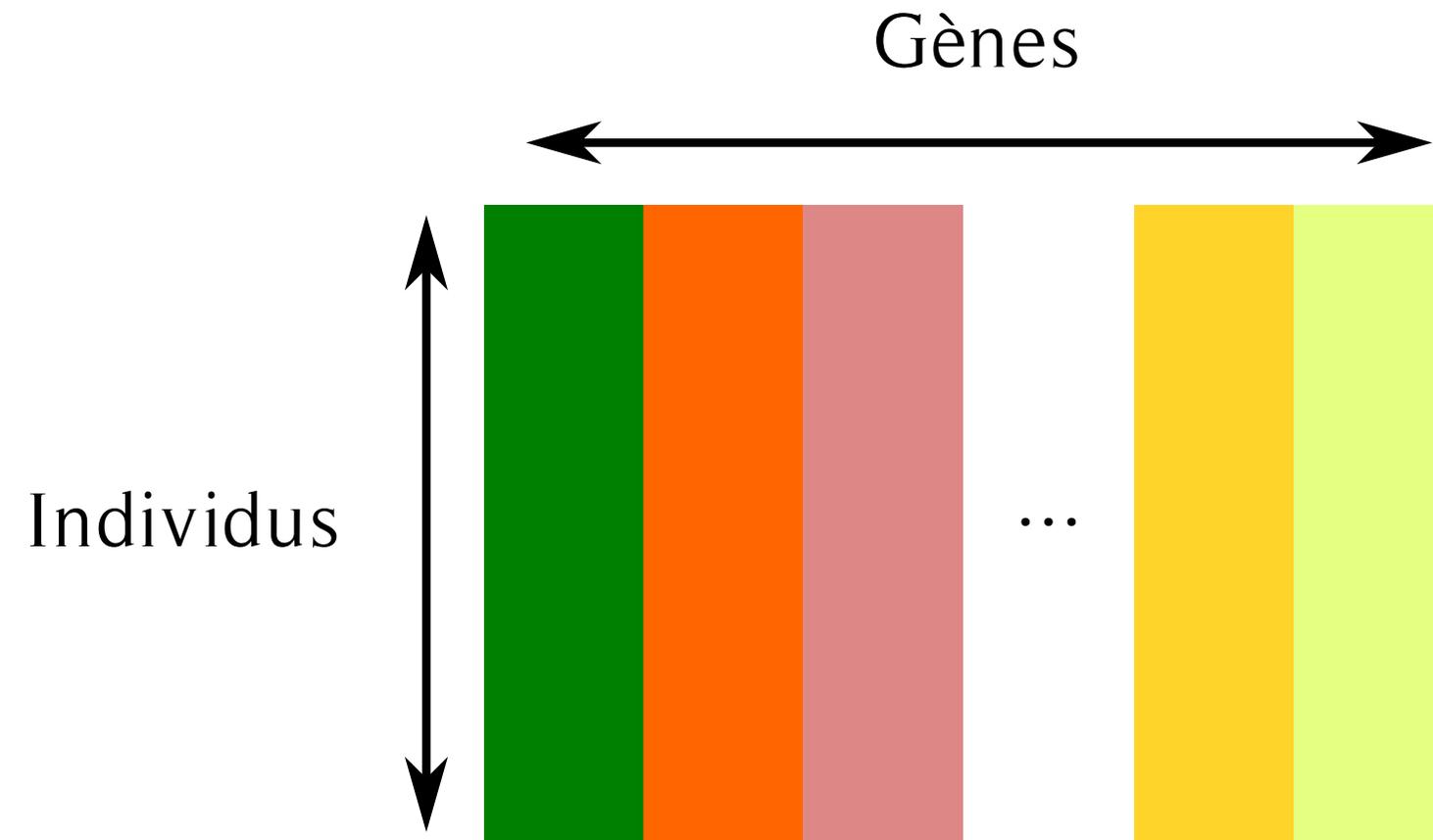
Trop de variables ? Réduire la dimensionalité

Quels grands types d'observations ? Clustering

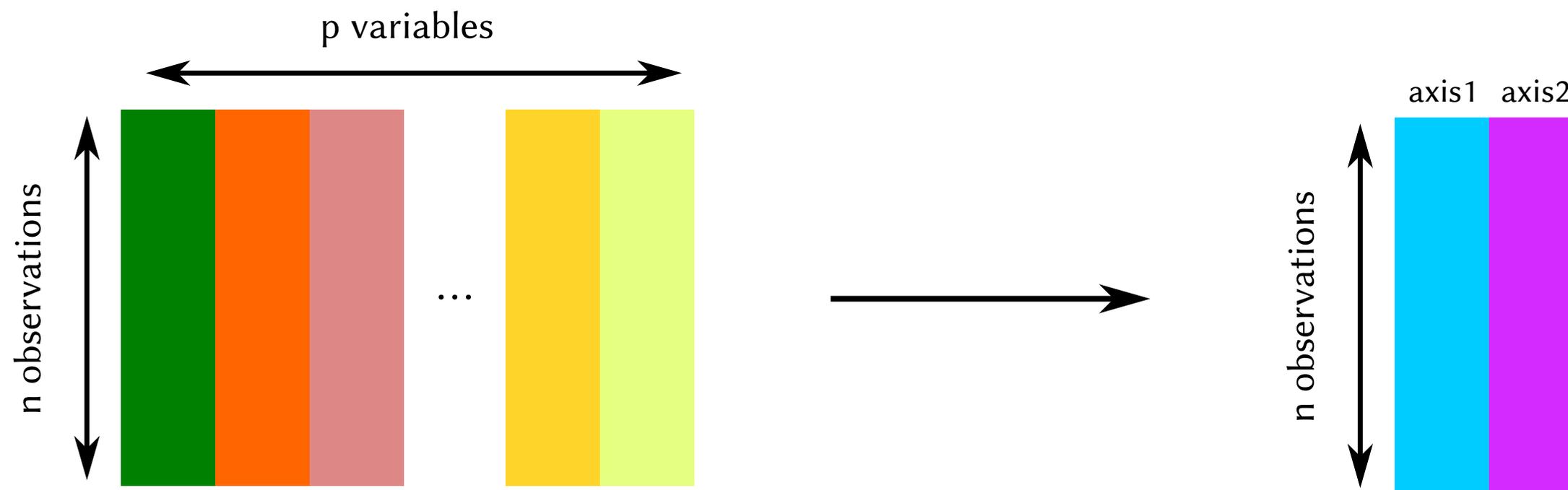


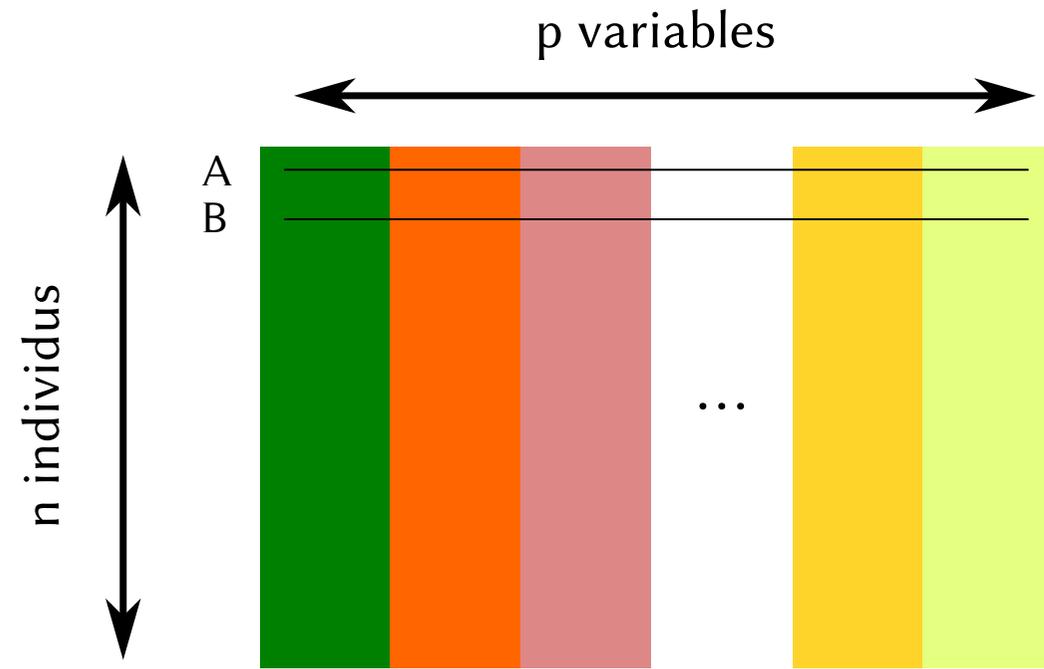


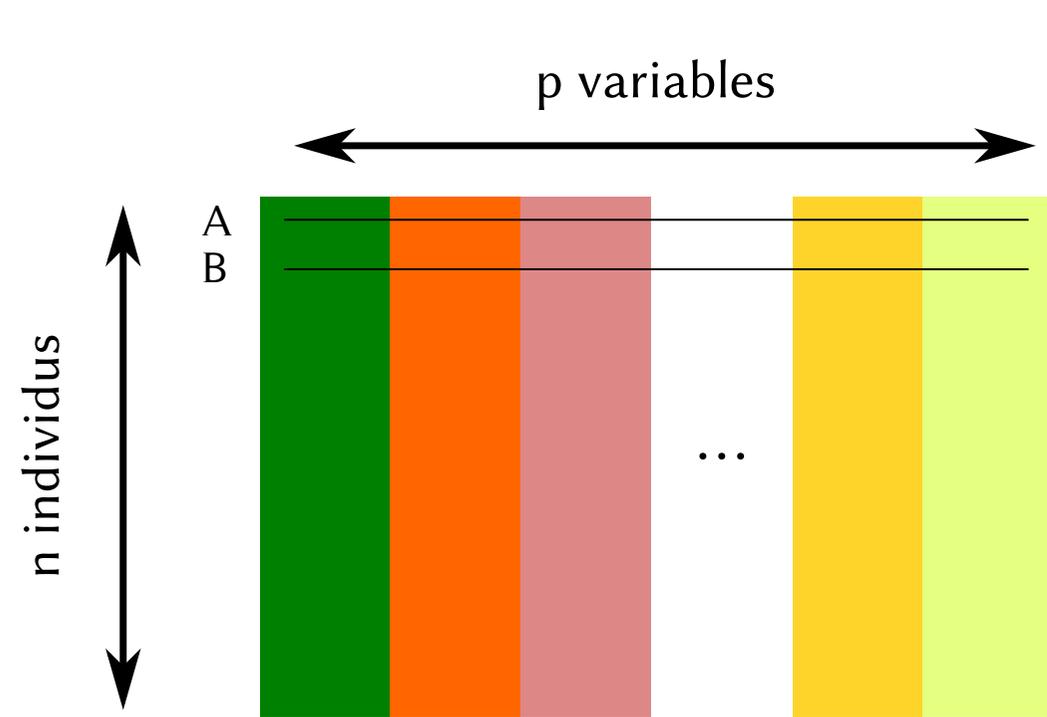




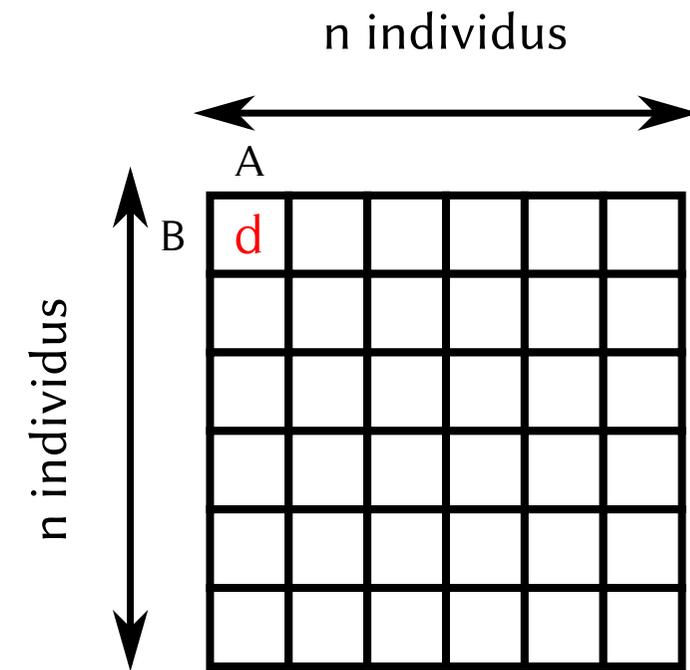
Réduction de dimensionalité



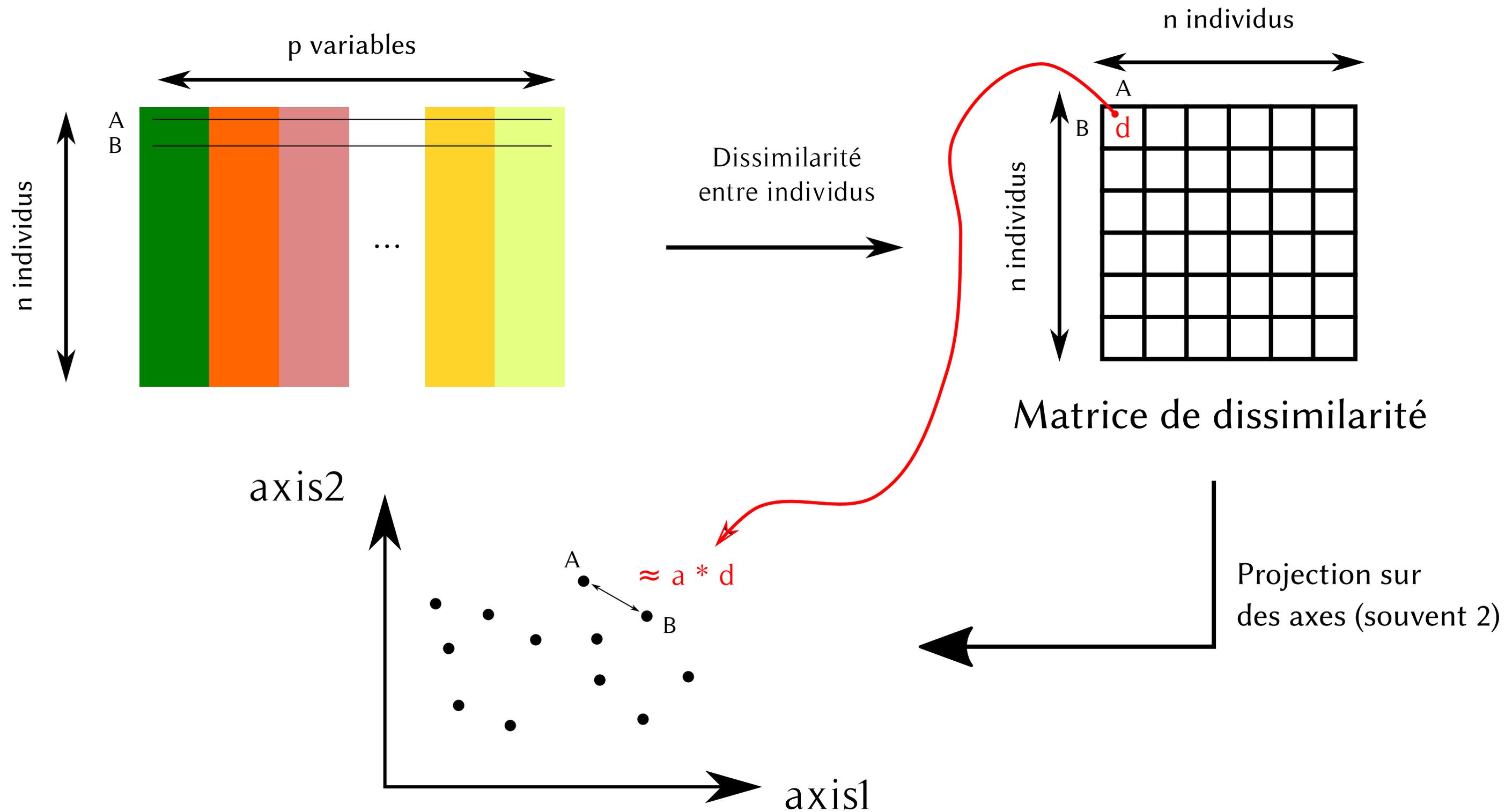


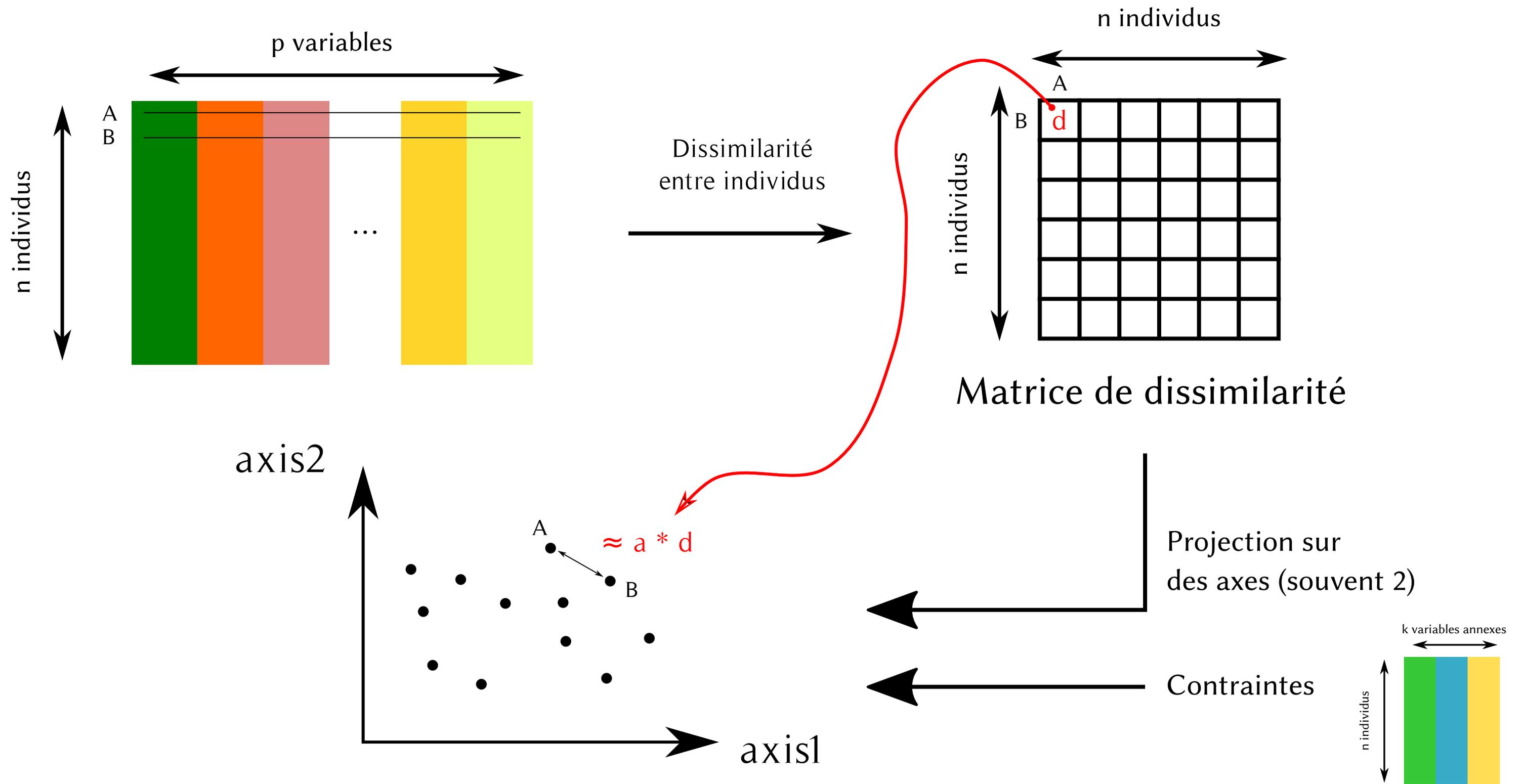


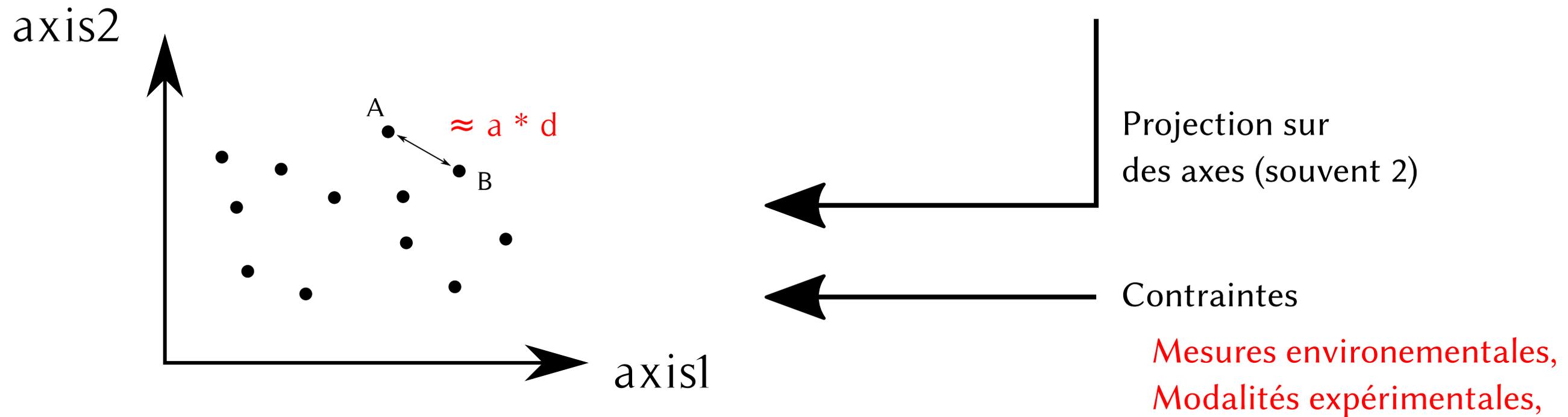
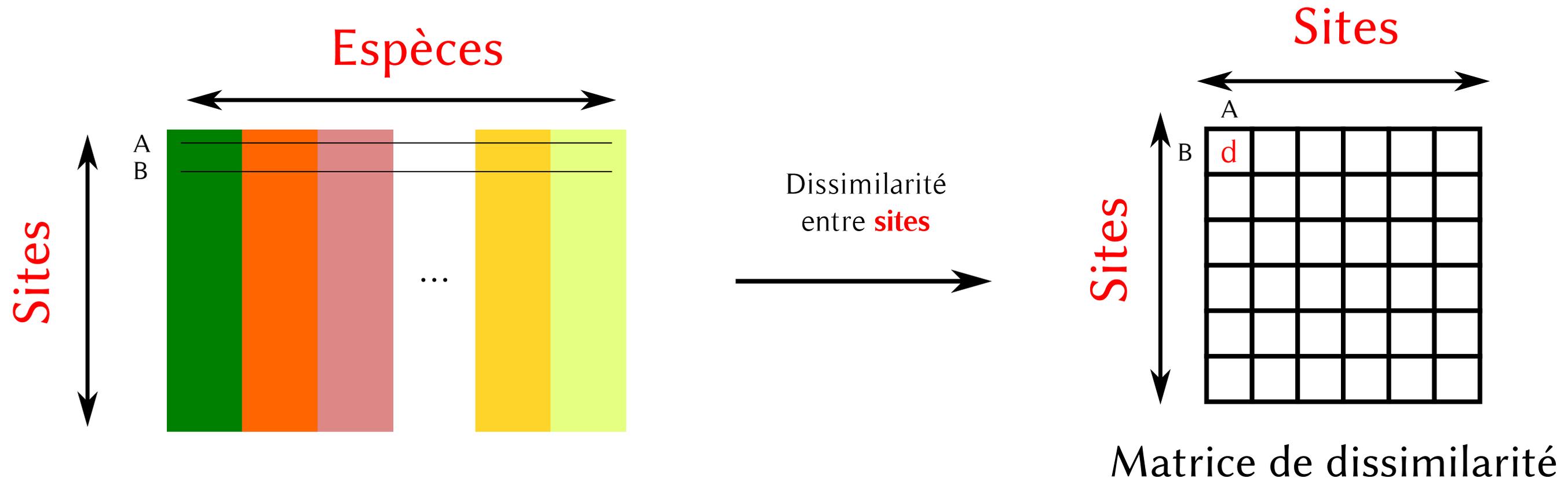
Dissimilarité
entre individus



Matrice de dissimilarité







| Contraintes | | Dissimilarité | |
|---|---|---|-----|
| | | Non | Oui |
| Distance euclidienne données continues | Analyse en Composantes Principales PCA | Analyse de redondance Redundancy analysis RDA | |
| Distance du χ^2 données >0 | Analyse factorielle des correspondances CA | Analyse canonique des correspondance CCA | |
| Autre dissimilarité | Analyse en coordonnées principales Metric dimensional scaling Principal Coordinates Analysis PCoA/MDS | Analyse canonique des coordonnées principales ? Distance-based redundancy analysis Constrained Analysis of Principal Coordinates dbRDA / Capscale | |

Distance euclidienne

site 1

| A | B | C | D |
|-----|-----|----|----|
| 80% | 10% | 0% | 0% |

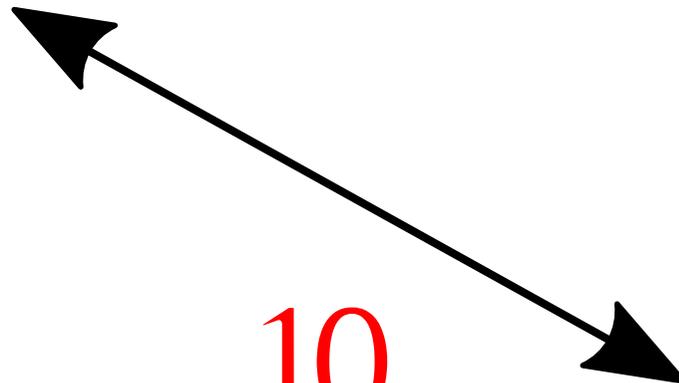
20



site 2

| A | B | C | D |
|-----|-----|----|----|
| 70% | 20% | 0% | 0% |

10



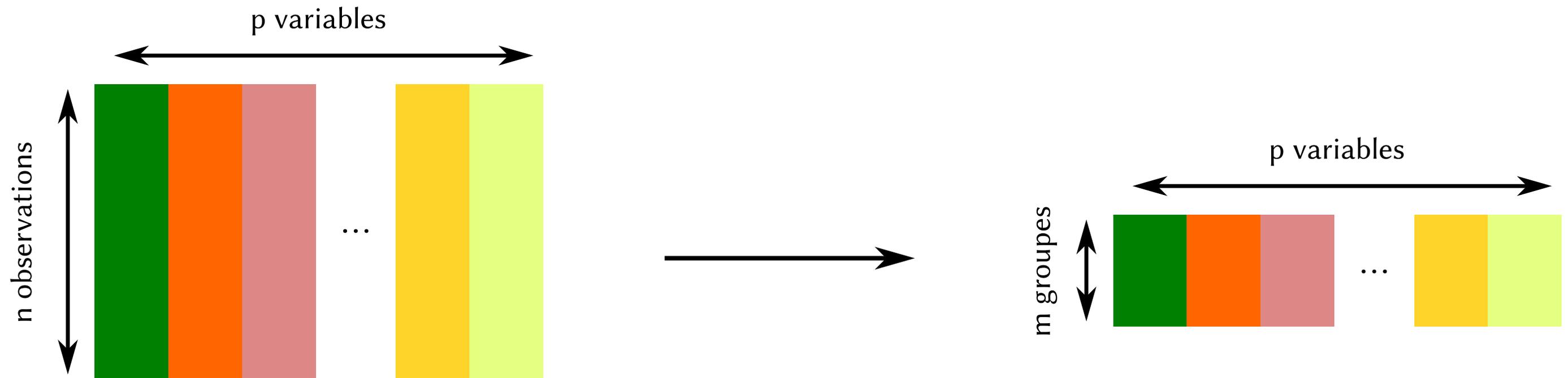
site 3

| A | B | C | D |
|-----|-----|----|----|
| 80% | 10% | 5% | 5% |

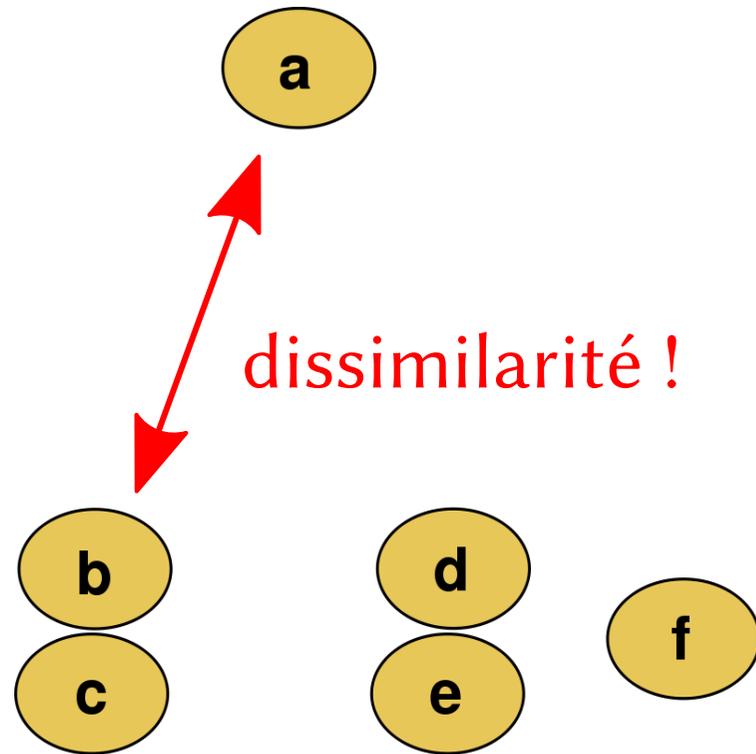


En pratique...

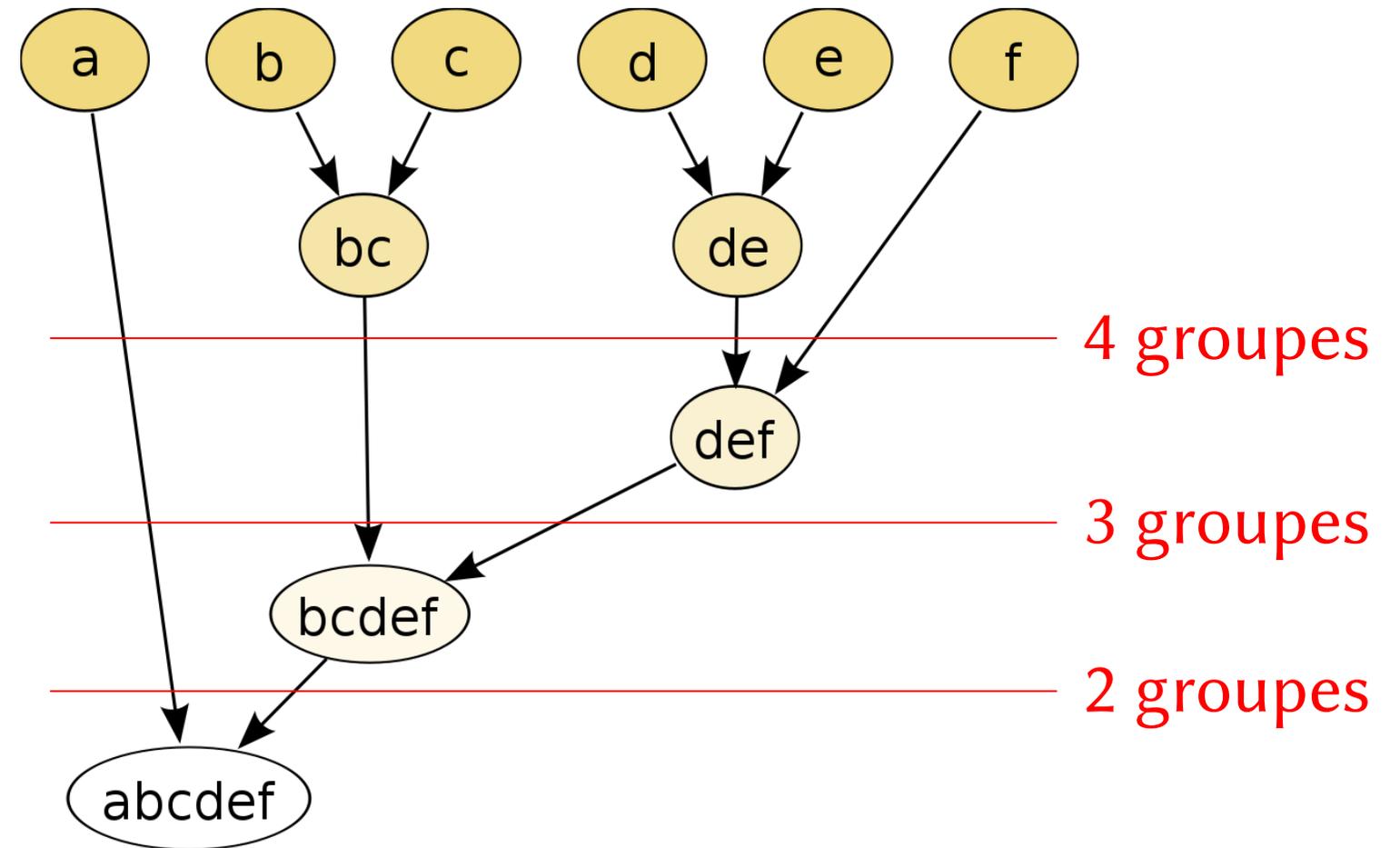
Clustering (partitionnement de données)

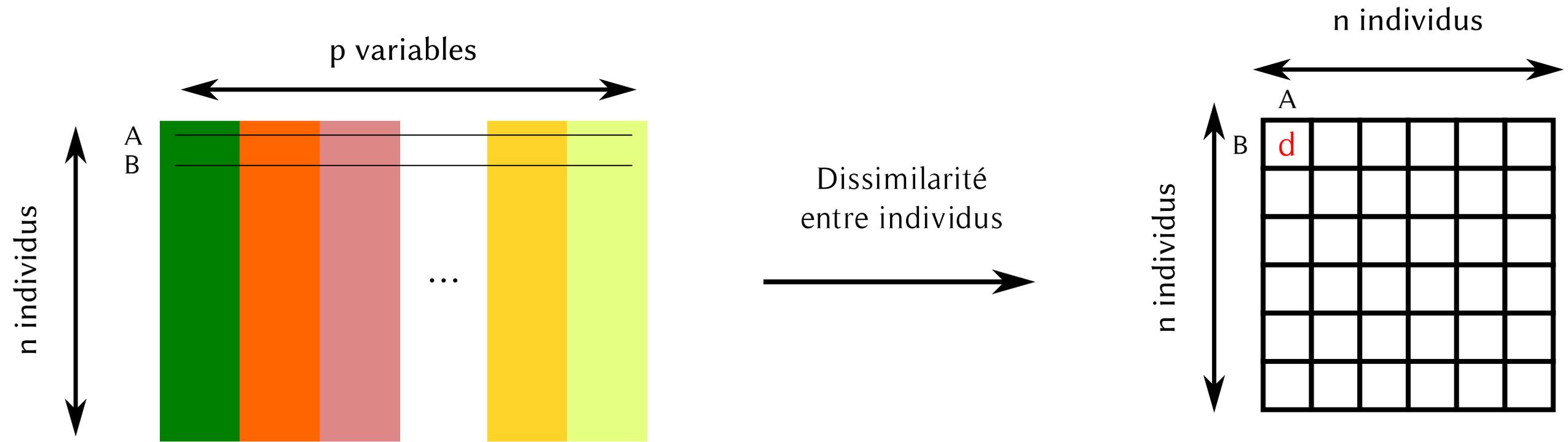


Clustering

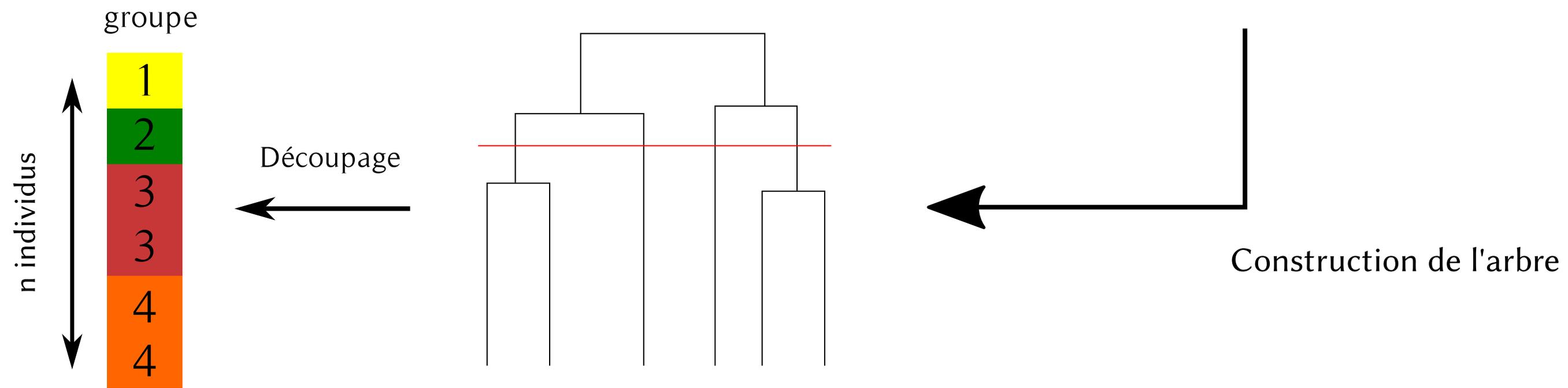


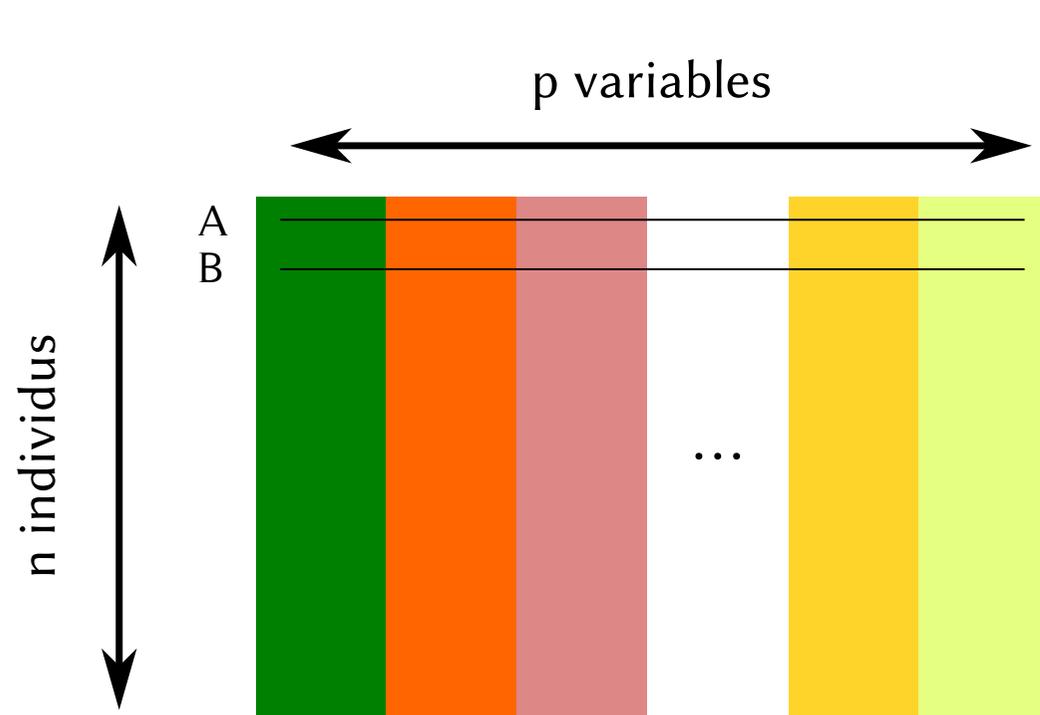
(wikipedia)





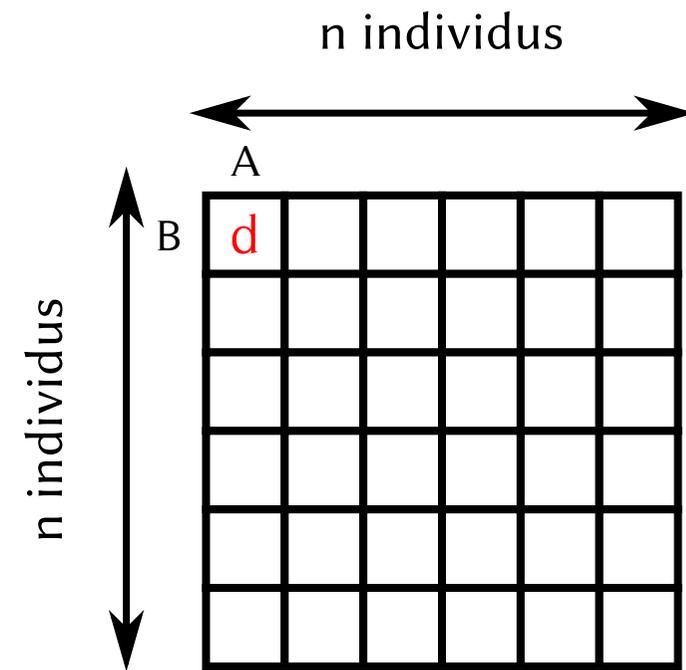
Matrice de dissimilarité



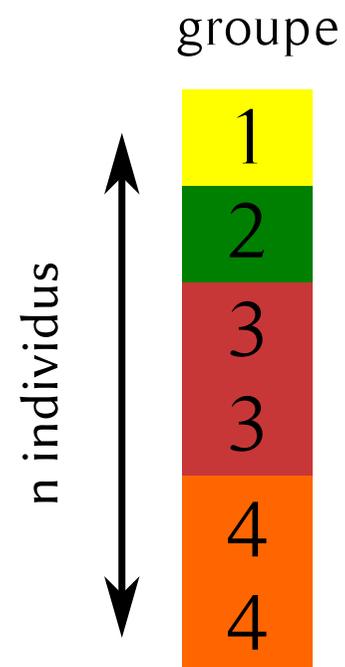


Dissimilarité
entre individus

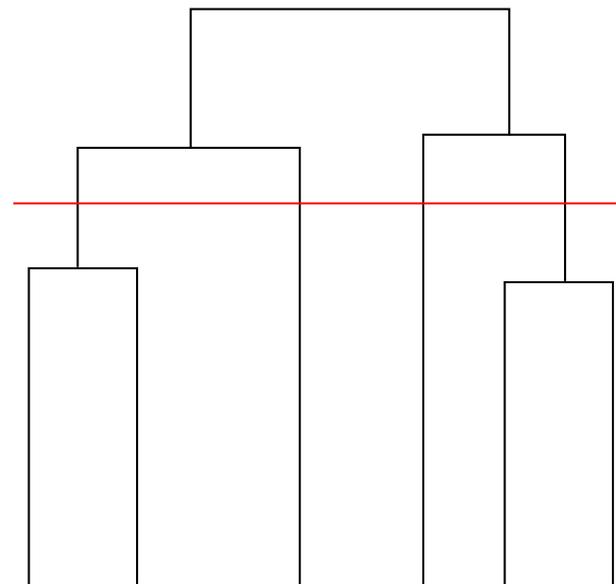
Dissimilarité ?



Matrice de dissimilarité



Découpage

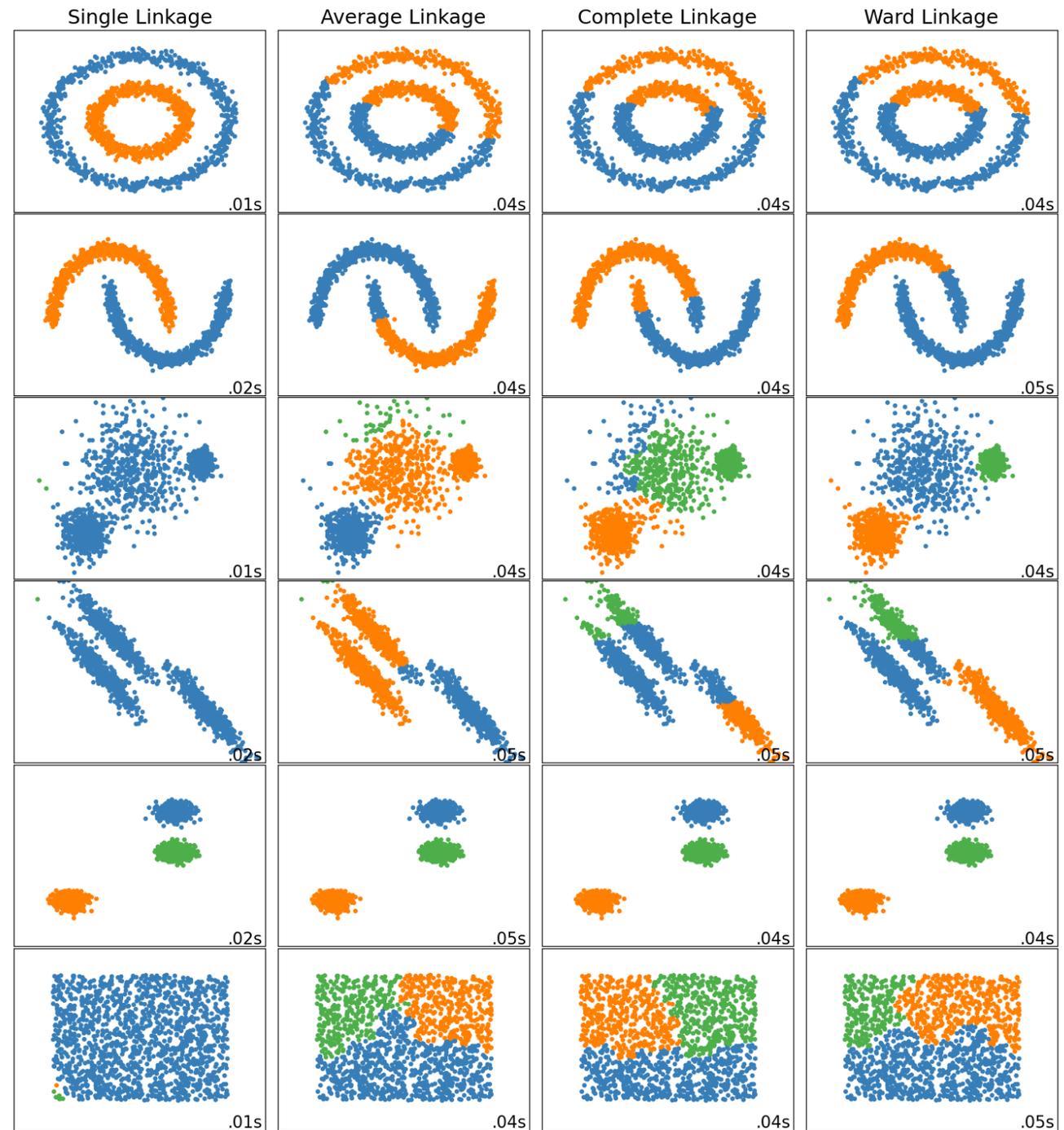
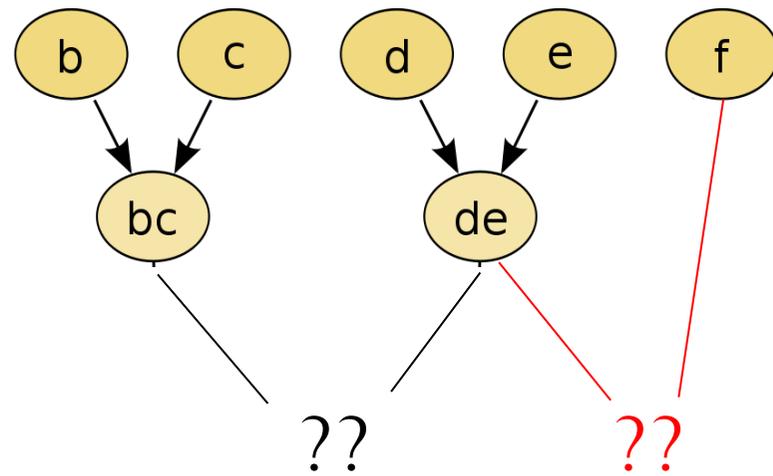


*Méthode
d'agglomération ?*

Construction de l'arbre

Dissimilarité ?

Méthode d'agglomération ?



https://scikit-learn.org/stable/auto_examples/cluster/plot_linkage_comparison.html#sphx-glr-auto-examples-cluster-plot-linkage-comparison-py

En pratique...

Dissimilarité ?

Méthode
d'agglomération ?

Combien de cluster dans mes données ?



Quels grands groupes étant donné
un certain nombre de clusters ?



Le monde des analyses multivariées est vaste

On cherche à comprendre comment est structuré un jeu de données,
pas à faire des tests statistiques

Est-ce que je sais quelque chose de mon objet d'étude qui me permet
de privilégier un choix ou un autre ?

Que font les autres dans mon domaine ?

Est-ce que les techniques utilisées font des hypothèses
intéressantes pour moi ?

Recap:

- Visualiser un jeu de données de faible dimensionnalité: ggpairs
- Un usage rapide de la rda, cca
- Un usage rapide du clustering hierarchique

Atelier: jeudi 12 novembre, 14h !

Tous les exercices et infos sur <https://rrr.mbb.cnrs.fr>