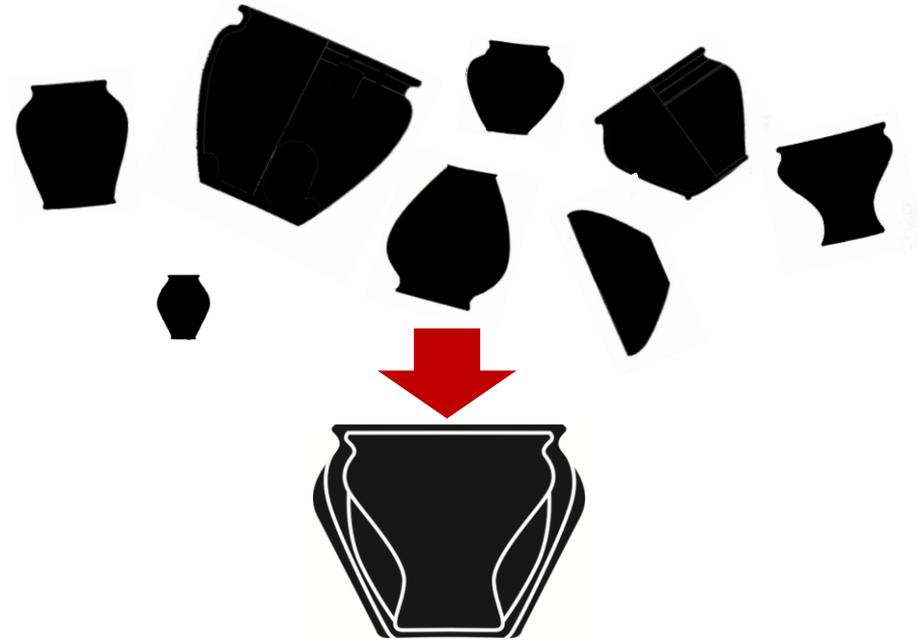


M2 AGES

Introduction à la Morphométrie

Josef WILCZEK



1) Collecter des données

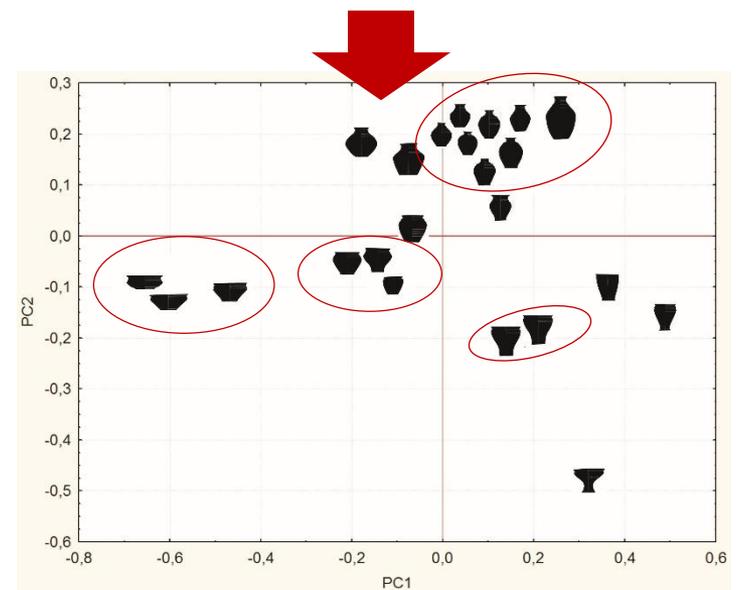
2) Standardisation

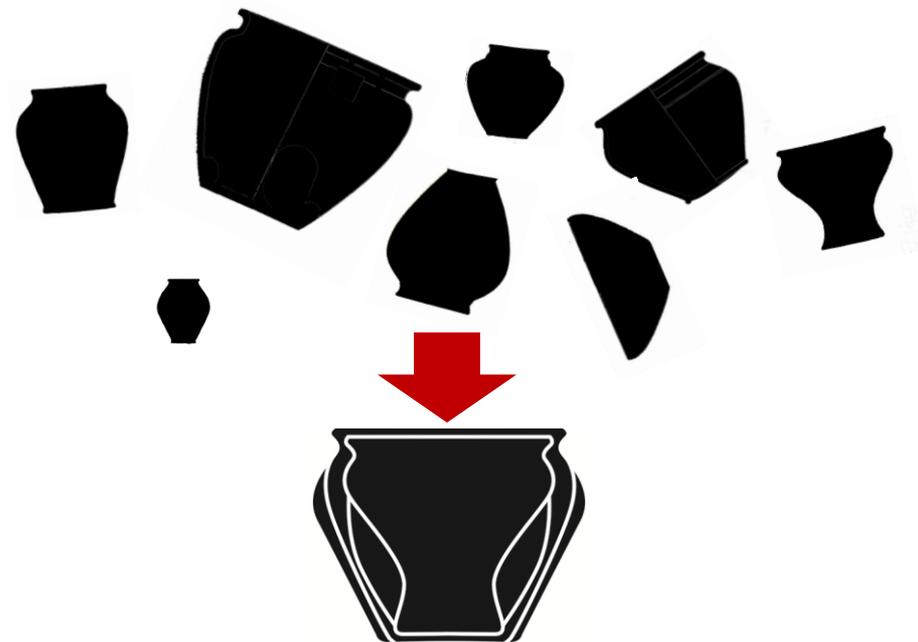
(position, taille et orientation)

3) Calcul des variables des formes

(« shape variables »)

4) Traitement des données et visualisation





1) Collecter des données

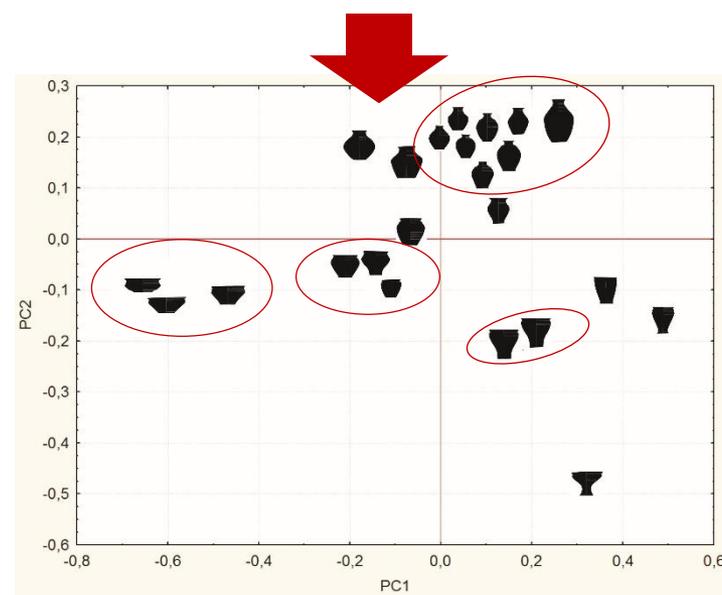
2) Standardisation

(position, taille et orientation)

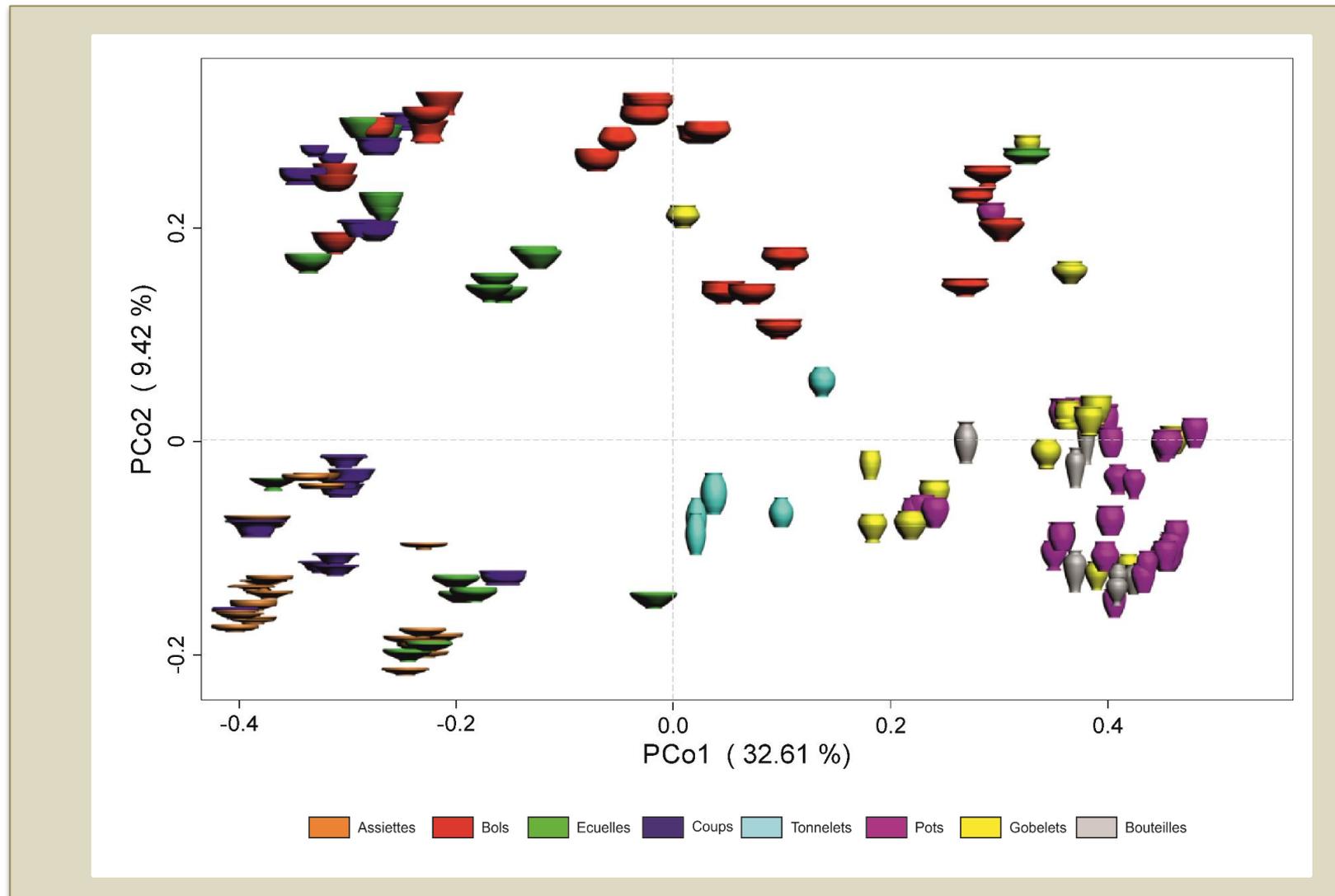
3) Calcul des variables des formes

(« shape variables »)

4) Traitement des données et visualisation



On peut visualiser l'assemblage dans un graphique (MORPHOSPACE)

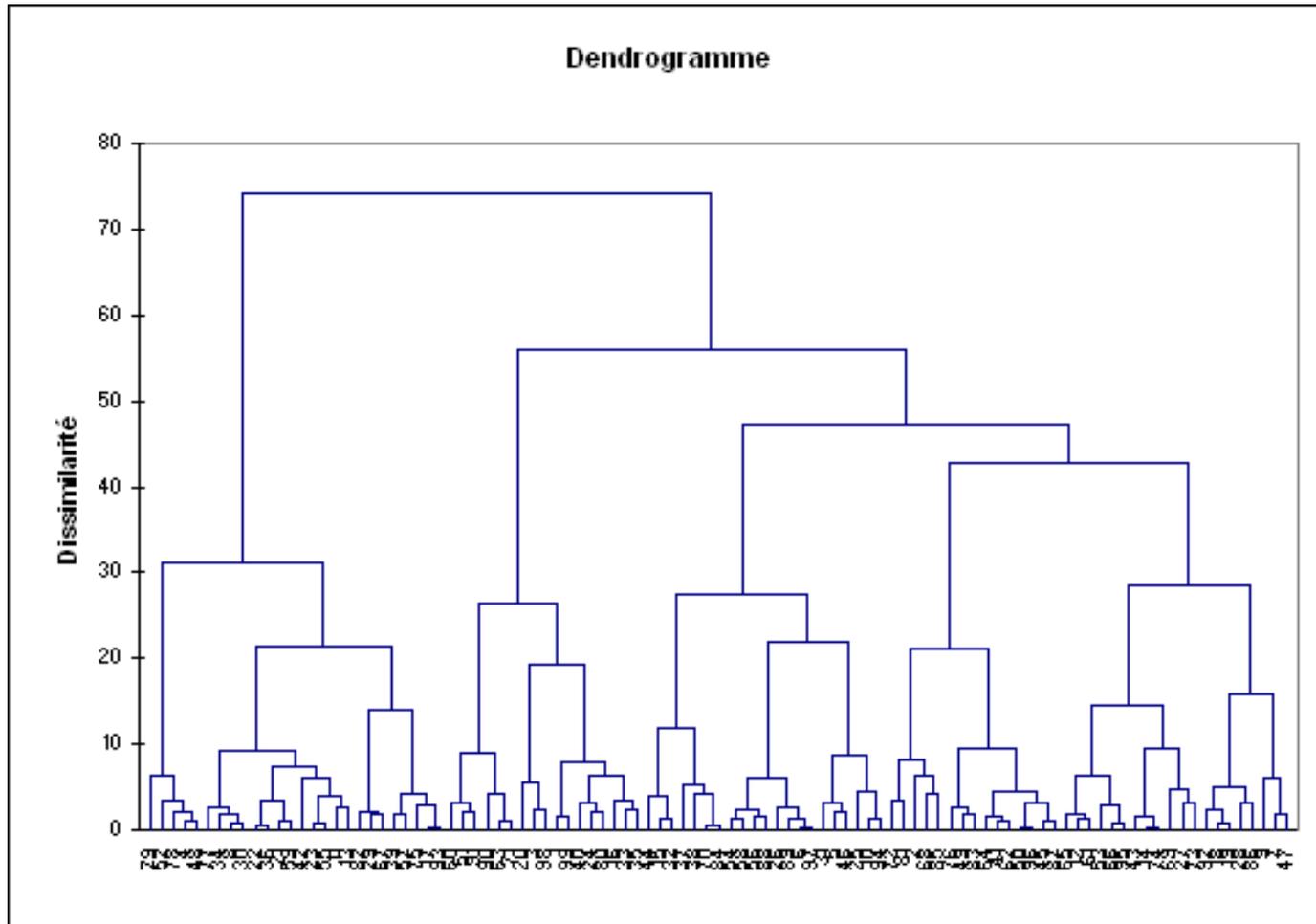


On peut visualiser l'assemblage dans un graphique (MORPHOSPACE)

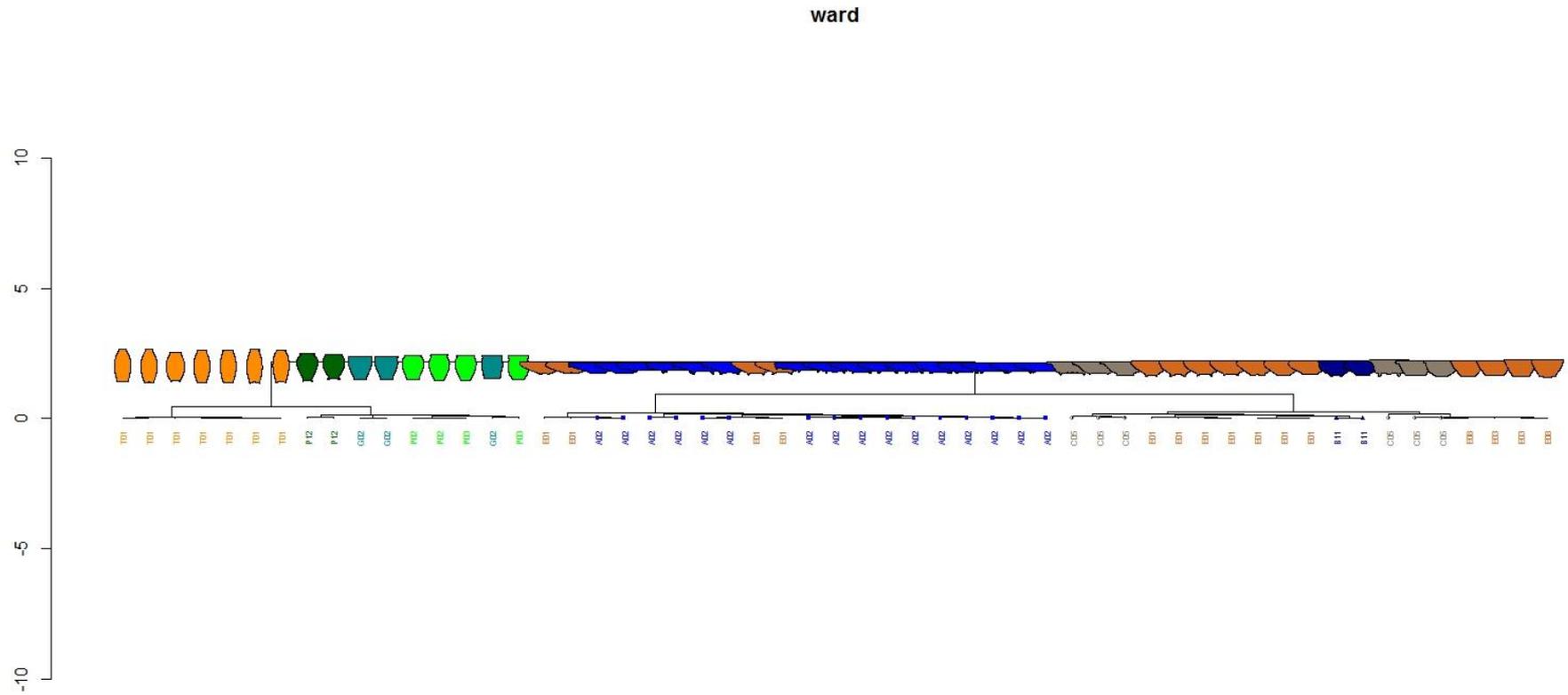
3D

Assiettes Bols Ecuelles Coups Tonnelets Pots Gobelets Bouteilles

On peut créer la classification (CA)



On peut créer la classification (CA)



On peut créer la classification (MBCA)



On peut créer la classification (MBCA)



On peut créer la classification (MBCA)



On peut créer la classification (MBCA)



On peut créer la classification (MBCA)



On peut créer la classification (MBCA)



On peut créer la classification (MBCA)



G1	G2	G3	G4	G5	G6

On peut créer la classification (MBCA)



G1	G2	G3	G4	G5	G6

On peut créer la classification (MBCA)



G1	G2	G3	G4	G5	G6
		 POI			

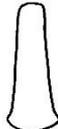
On peut créer la classification (MBCA)



G1	G2	G3	G4	G5	G6
		 POI		 NEPS	

On peut créer la classification (MBCA)



G1	G2	G3	G4	G5	G6
		 PO1	 VSR2	 NE'3	

On peut créer la classification (MBCA)



G1	G2	G3	G4	G5	G6
 SF		 POI	 VSR2	 NE'S	

On peut créer la classification (MBCA)



G1	G2	G3	G4	G5	G6
 BT		 POI	 VSR2	 NE3	
 MT					

On peut créer la classification (MBCA)



G1	G2	G3	G4	G5	G6
 SF		 POI	 VSR2	 NE'S	 VIT1
 MT					

On peut créer la classification (MBCA)



G1	G2	G3	G4	G5	G6
 SF	 R	 POI	 VSR2	 NE3	 VT1
 MT					

On peut créer la classification (MBCA)



G1	G2	G3	G4	G5	G6
		POI			

On peut créer la classification (MBCA)



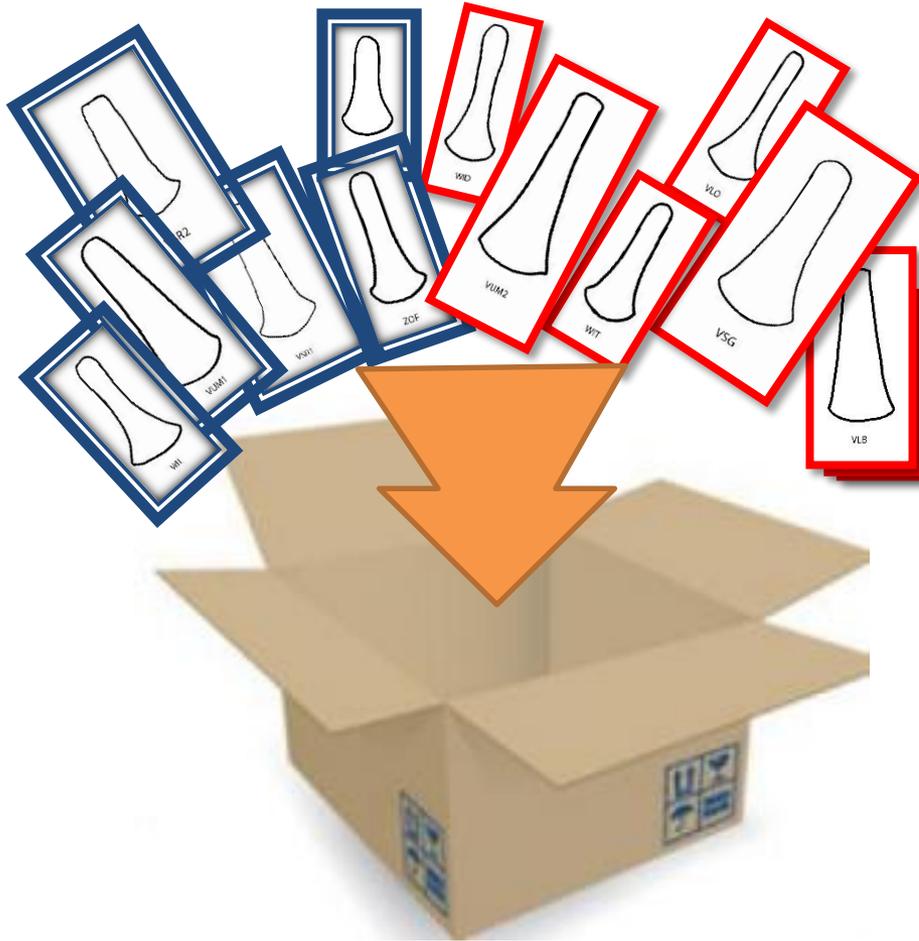
G1	G2	G3	G4	G5	G6
		POI			

On peut voir s'il y a des différences entre les groupes (DA, MBDA, MANOVA)

On peut voir s'il y a des différences entre les groupes (DA, MBDA, MANOVA)



On peut voir s'il y a des différences entre les groupes (DA, MBDA, MANOVA)



On peut voir s'il y a des différences entre les groupes (DA, MBDA, MANOVA)

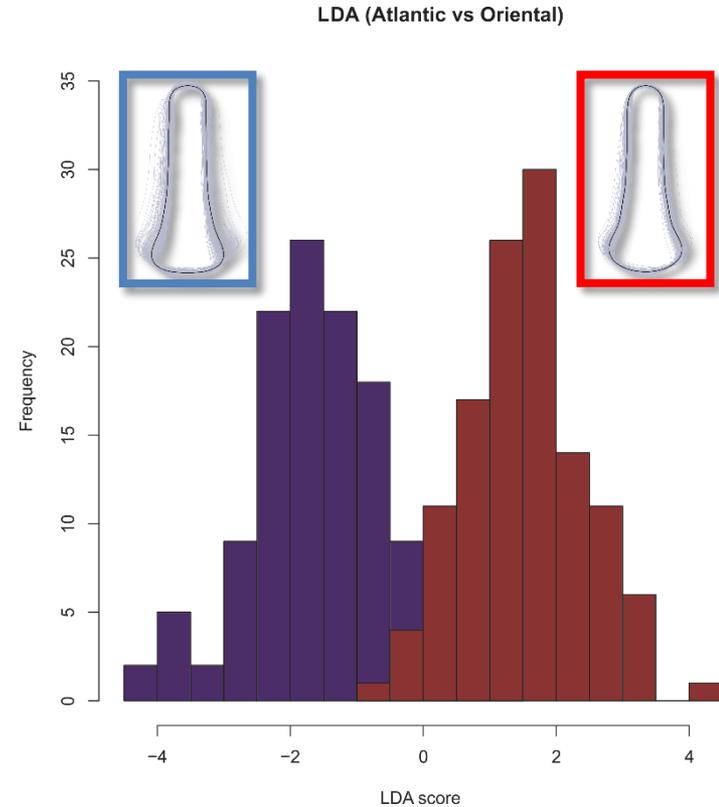


On peut voir s'il y a des différences entre les groupes (DA, MBDA, MANOVA)



4) Traitement des données

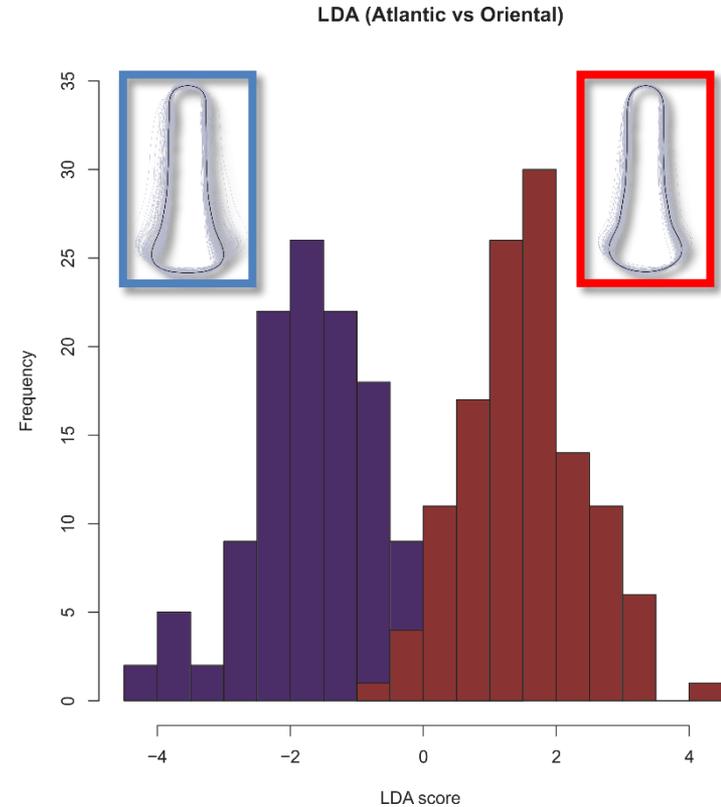
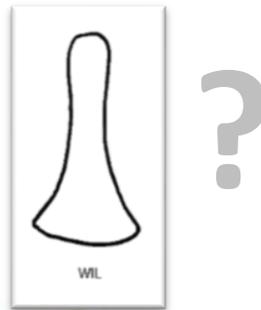
On peut voir s'il y a des différences entre les groupes (DA, MBDA, MANOVA)



```
Df Hotelling-Lawley approx F num Df den Df Pr(>F)
GR2.groups 1 2.3211 11.605 41 205 < 2.2e-16 ***
Residuals 245
---
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

On peut voir s'il y a des différences entre les groupes (DA, MBDA, MANOVA)

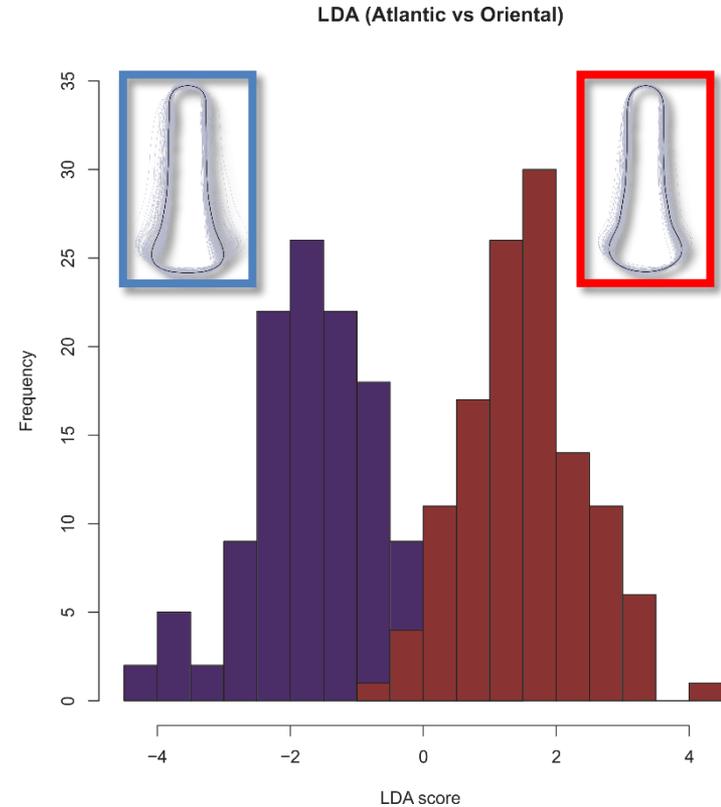
On peut prédire l'appartenance d'un individu



4) Traitement des donnés

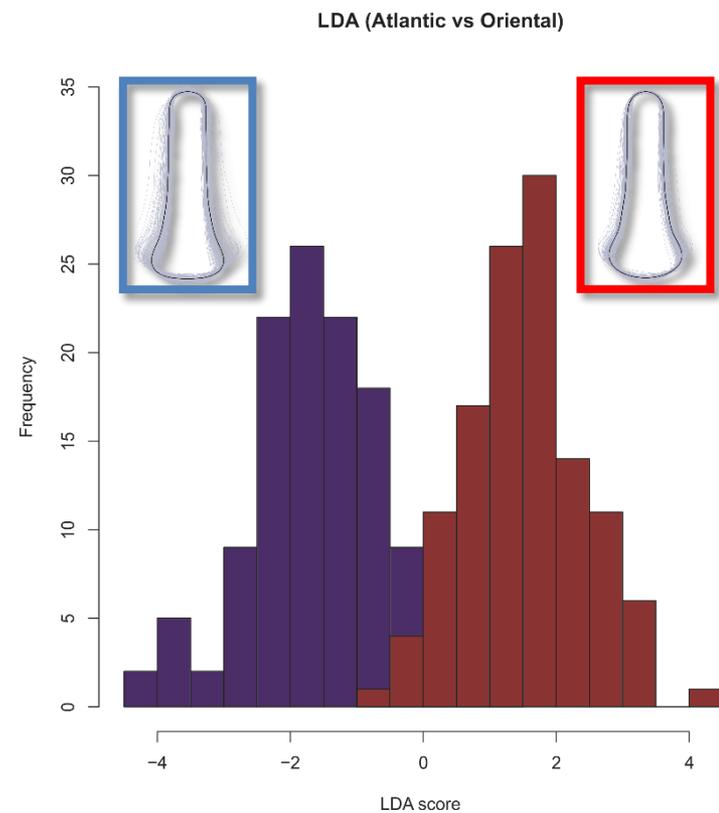
On peut voir s'il y a des différences entre les groupes (DA, MBDA, MANOVA)

On peut prédire l'appartenance d'un individu



On peut voir s'il y a des différences entre les groupes (DA, MBDA, MANOVA)

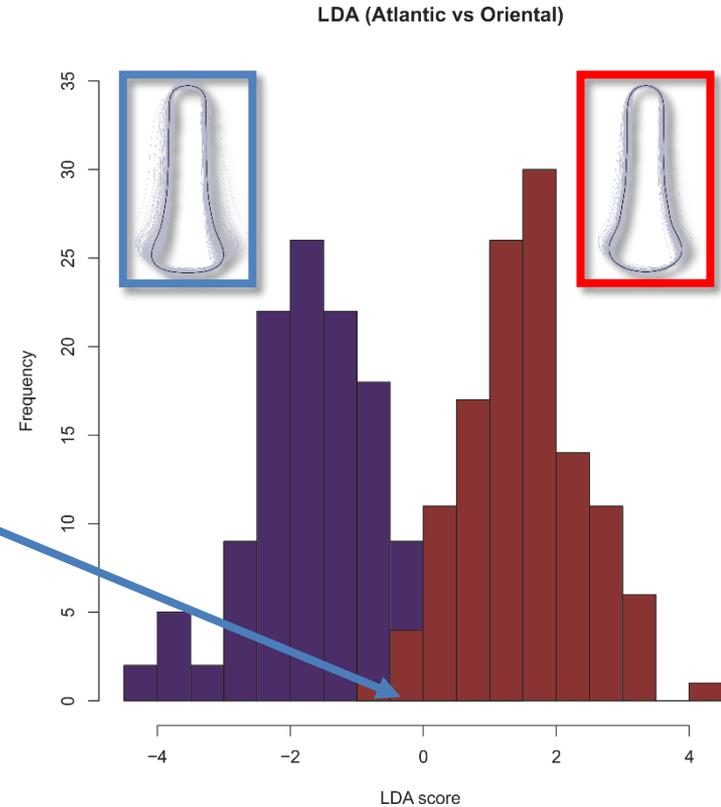
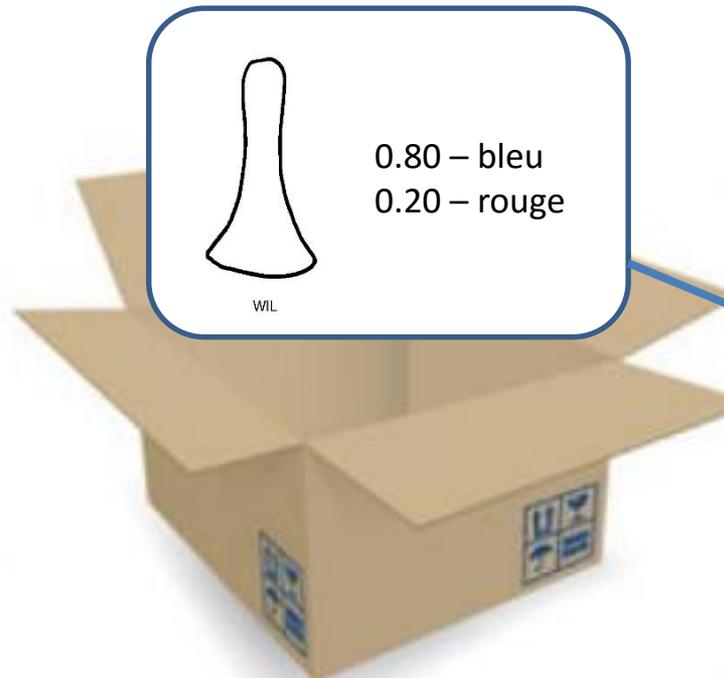
On peut prédire l'appartenance d'un individu



4) Traitement des données

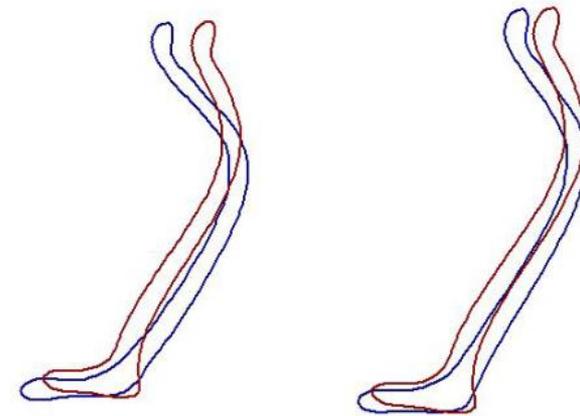
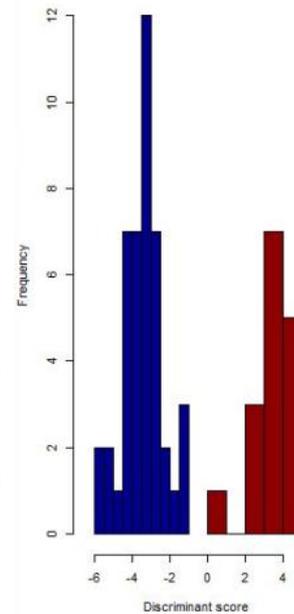
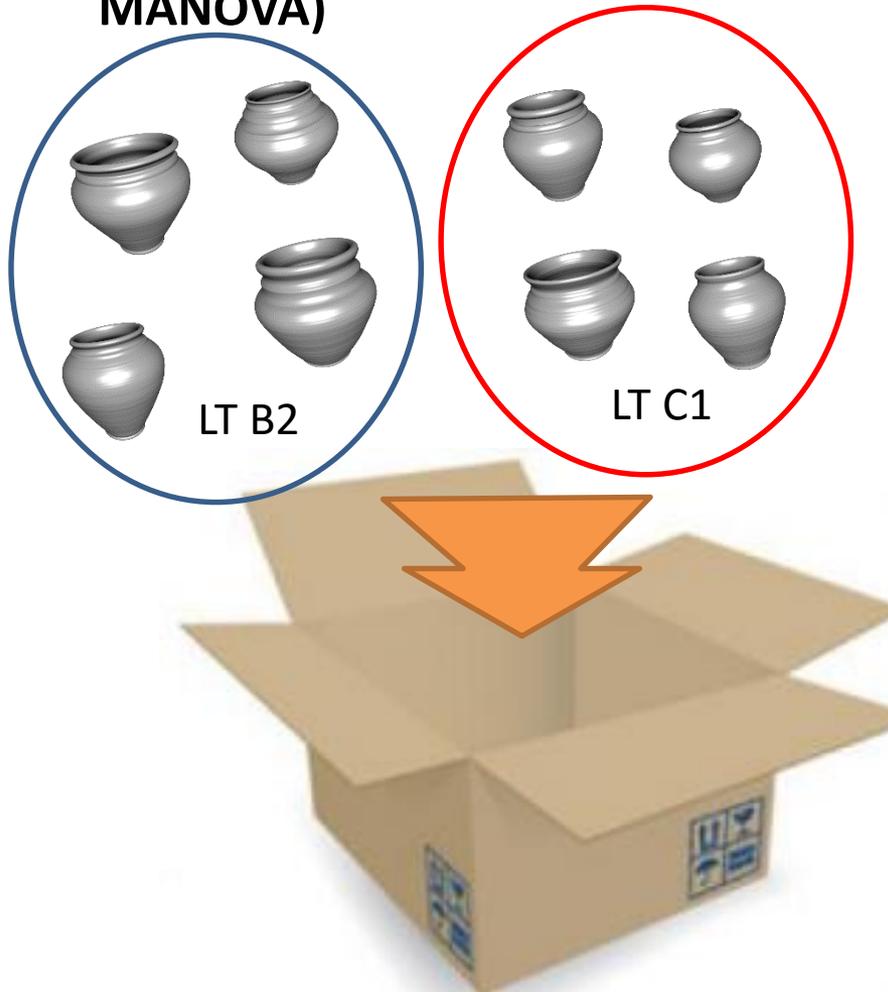
On peut voir s'il y a des différences entre les groupes (DA, MBDA, MANOVA)

On peut prédire l'appartenance d'un individu



On peut voir s'il y a des différences entre les groupes (DA, MBDA, MANOVA)

L'autre exemple...



On peut voir s'il y a des différences entre les groupes (DA, MBDA, MANOVA) **Ca marche avec plus que deux groupes...**



4) Traitement des données

On peut voir s'il y a des différences entre les groupes (DA, MBDA, MANOVA)

Ca marche avec plus que deux groupes...



On peut voir s'il y a des différences entre les groupes (DA, MBDA, MANOVA)

Ca marche avec plus que deux groupes...



On peut voir s'il y a des différences entre les groupes (DA, MBDA, MANOVA)
Ca marche avec plus que deux groupes...



Indiv	G1	G2	G3	G4	G5	G6
1	0.9	0.1	0	0	0	0
2	0.8	0.0	0.2	0	0	0
3	0	0	0.2	0	0.1	0.7
4	0.5	0.3	0.1	0.1	0	0
5	0.7	0.1	0	0.1	0	0.1
...
N	0					

4) Traitement des données

On peut voir s'il y a des différences entre les groupes (DA, MBDA, MANOVA)

Ca marche avec plus que deux groupes...

On peut prédire l'appartenance d'un individu



Indiv	G1	G2	G3	G4	G5	G6
1	0.9	0.1	0	0	0	0
2	0.8	0.0	0.2	0	0	0
3	0	0	0.2	0	0.1	0.7
4	0.5	0.3	0.1	0.1	0	0
5	0.7	0.1	0	0.1	0	0.1
...
N	0					

4) Traitement des données

On peut voir s'il y a des différences entre les groupes (DA, MBDA, MANOVA)

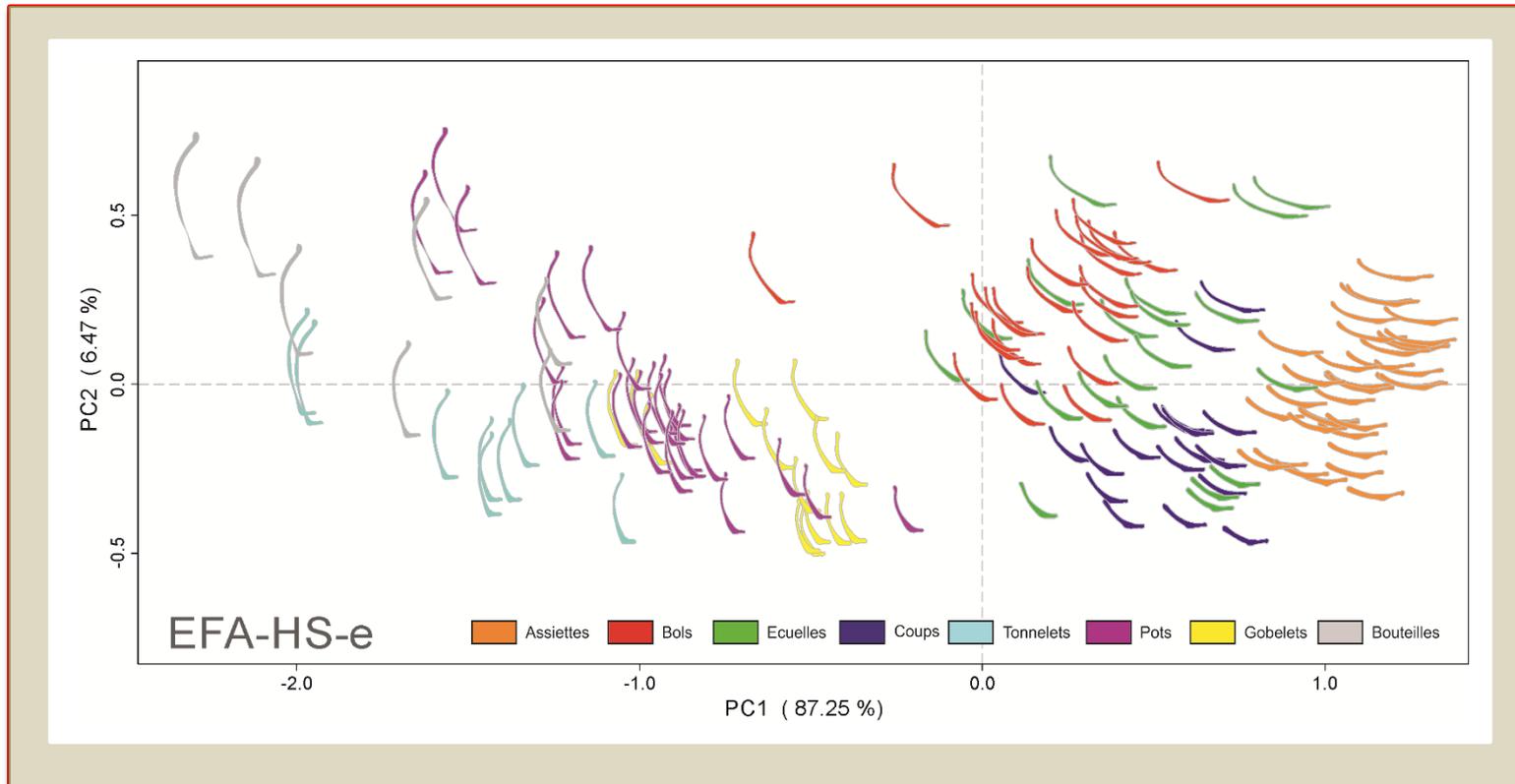
Ca marche avec plus que deux groupes...

On peut prédire l'appartenance d'un individu



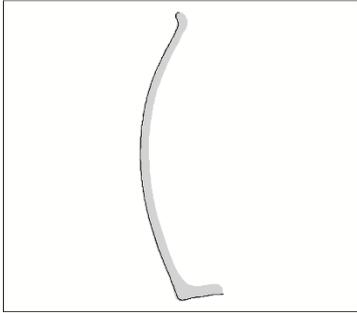
Indiv	G1	G2	G3	G4	G5	G6
1	0.9	0.1	0	0	0	0
2	0.8	0.0	0.2	0	0	0
3	0	0	0.2	0	0.1	0.7
4	0.5	0.3	0.1	0.1	0	0
5	0.7	0.1	0	0.1	0	0.1
...
New	0.1	0.1	0.8	0	0	0

On peut visualiser les formes moyennes des groupes

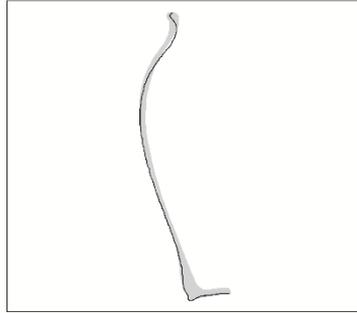


On peut visualiser les formes moyennes des groupes

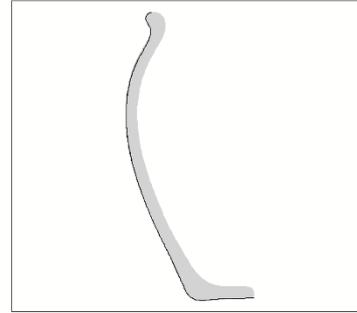
Meanshape of *Tonnelets*



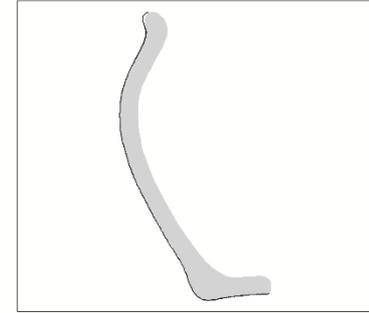
Meanshape of *Bouteilles*



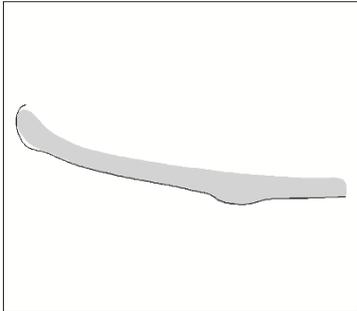
Meanshape of *Pots*



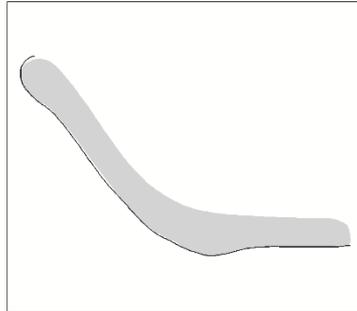
Meanshape of *Gobelets*



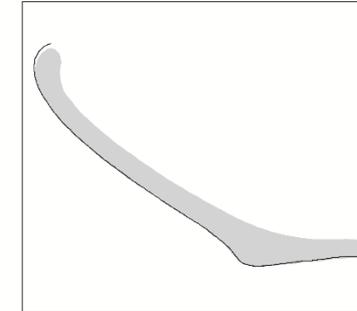
Meanshape of *Assiettes*



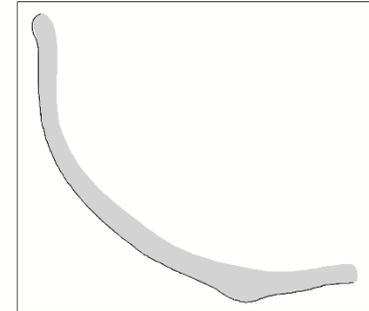
Meanshape of *Coups*



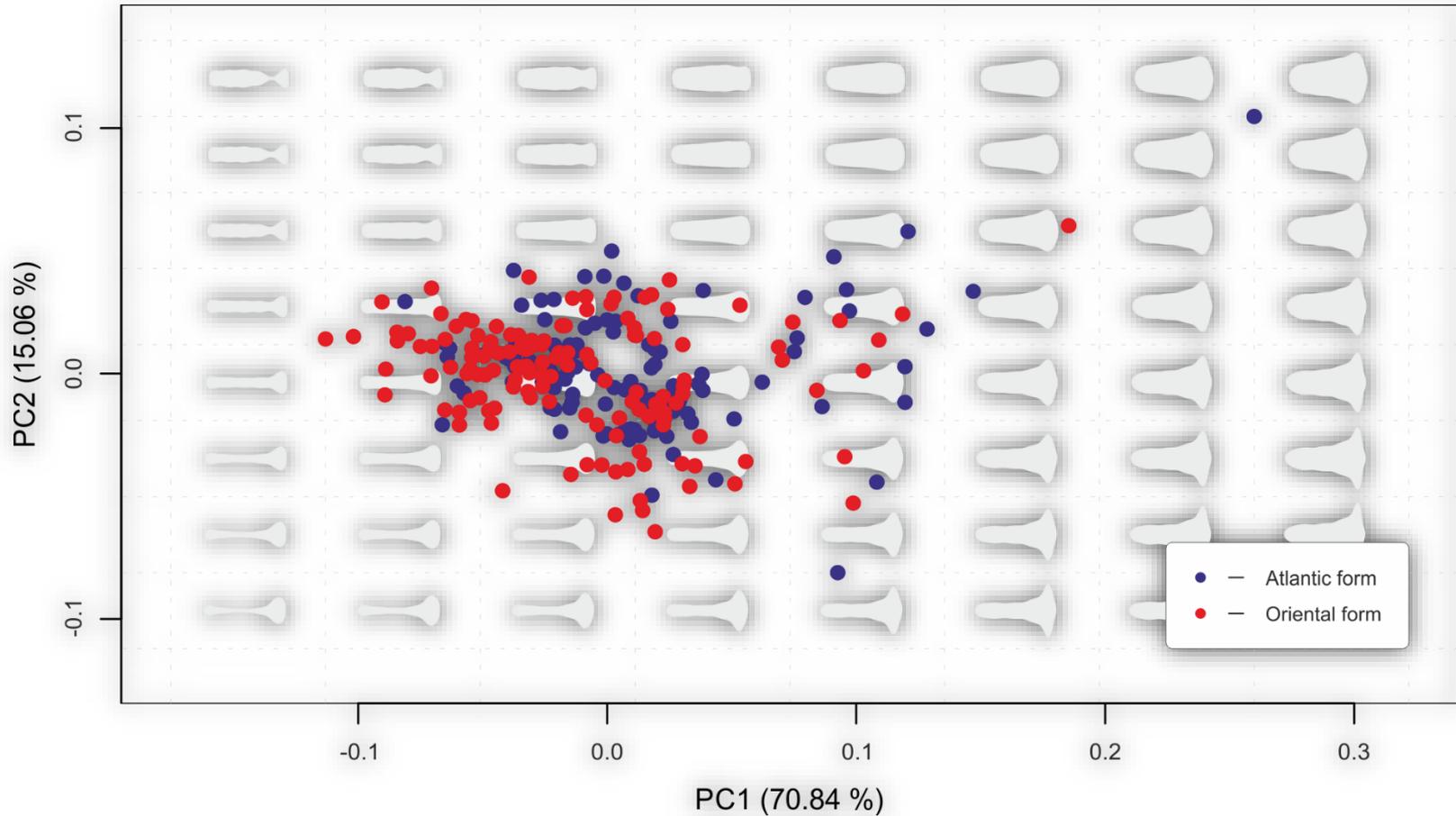
Meanshape of *Ecuelles*



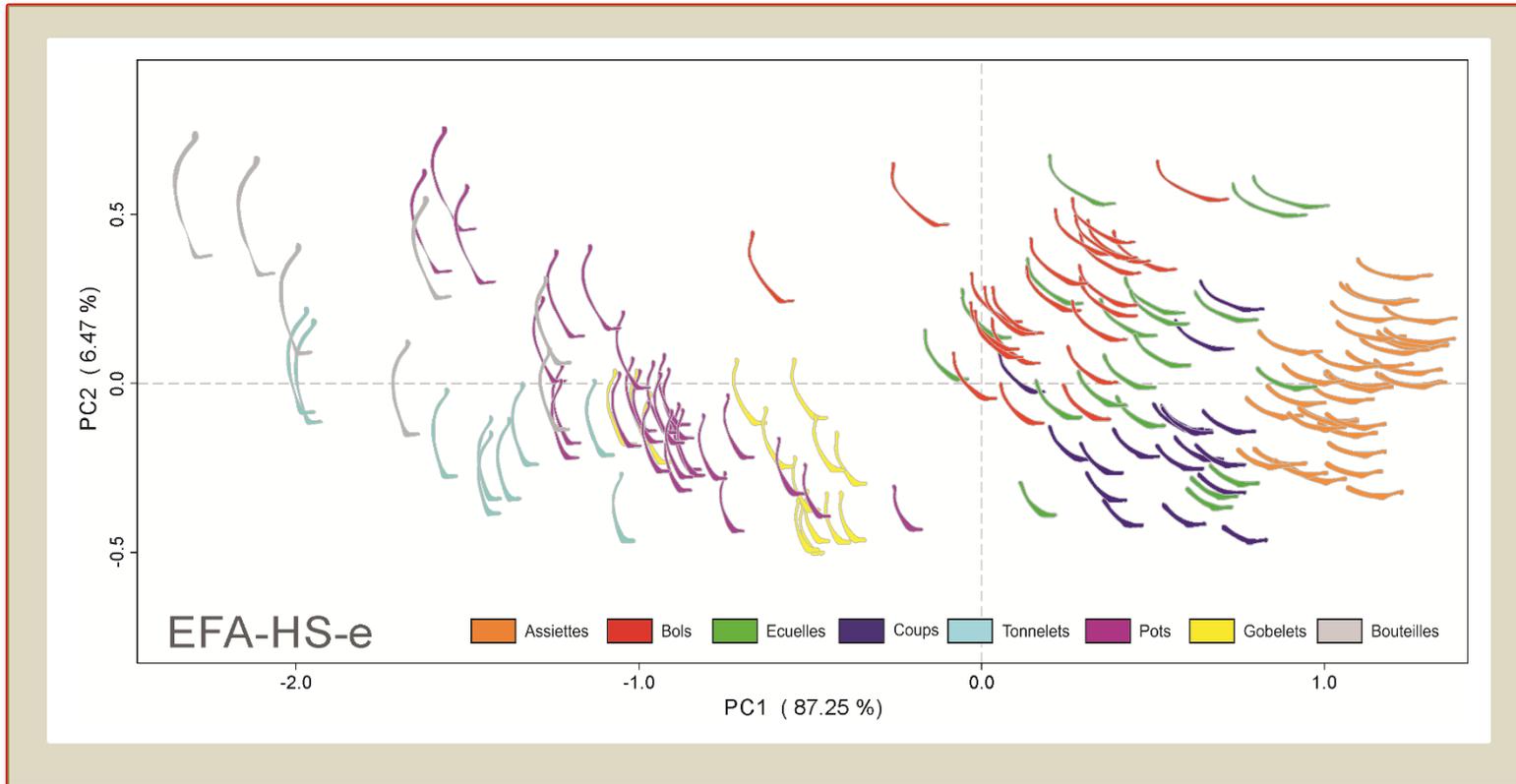
Meanshape of *Bols*



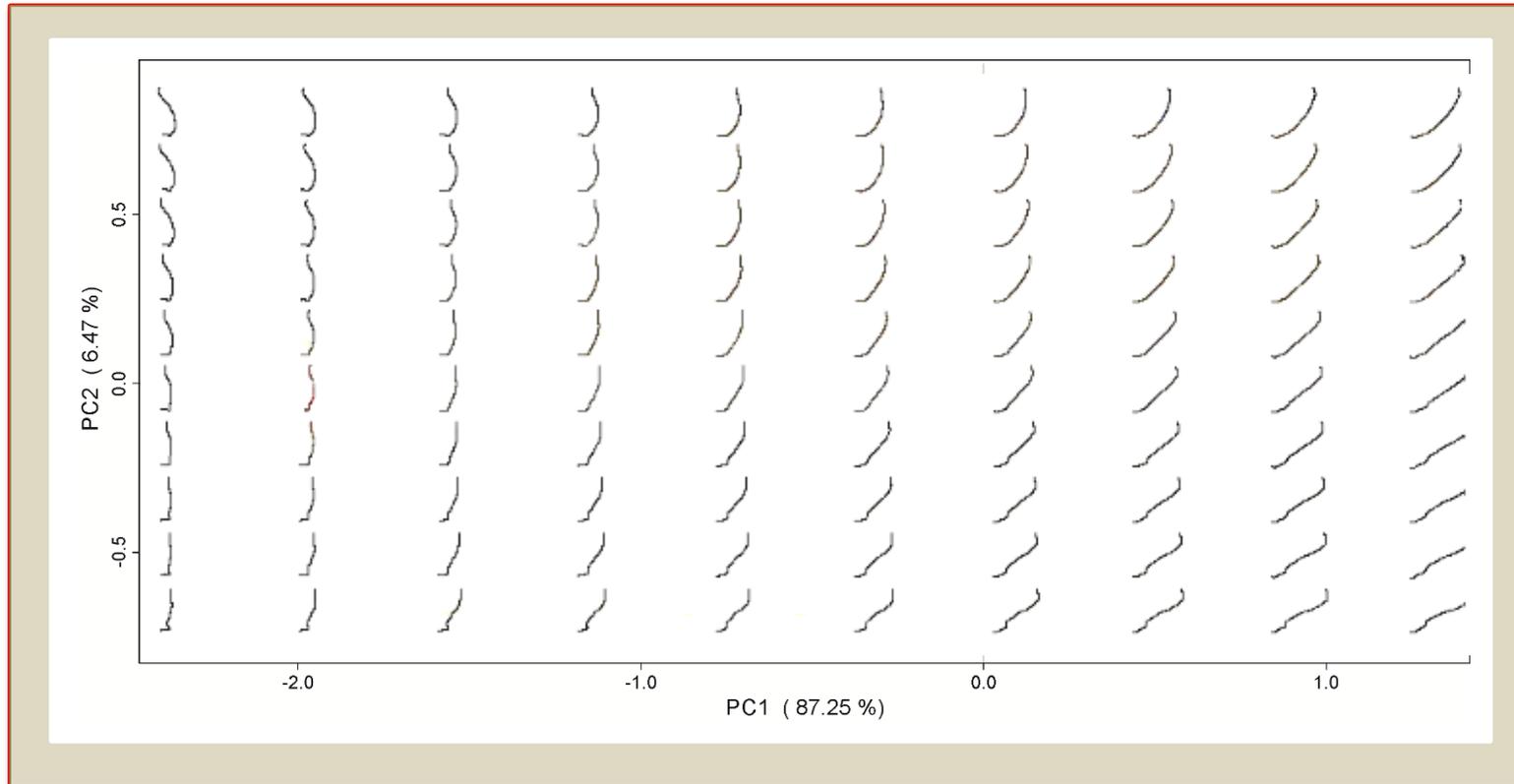
On peut visualiser n'importe quel individu dans le morphospace



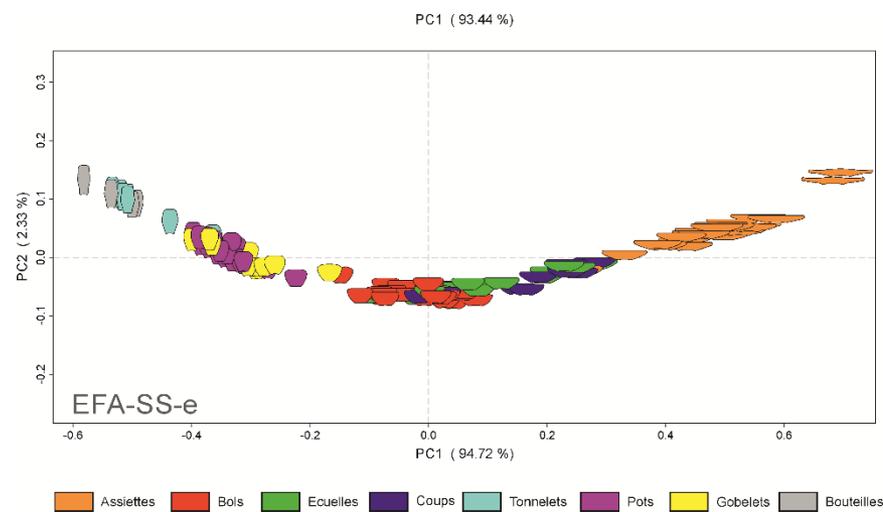
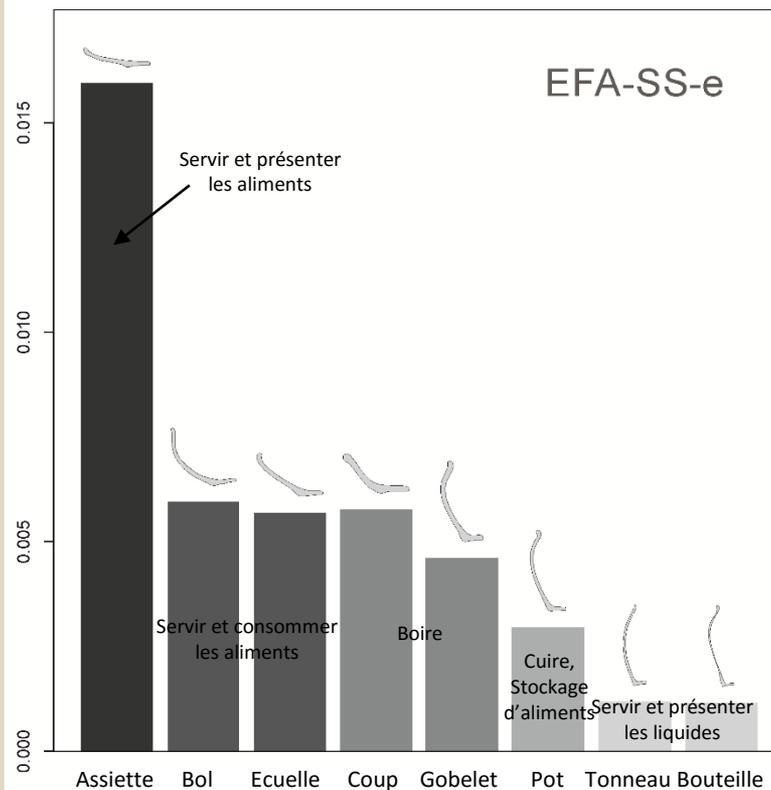
On peut visualiser n'importe quel individu dans le morphospace



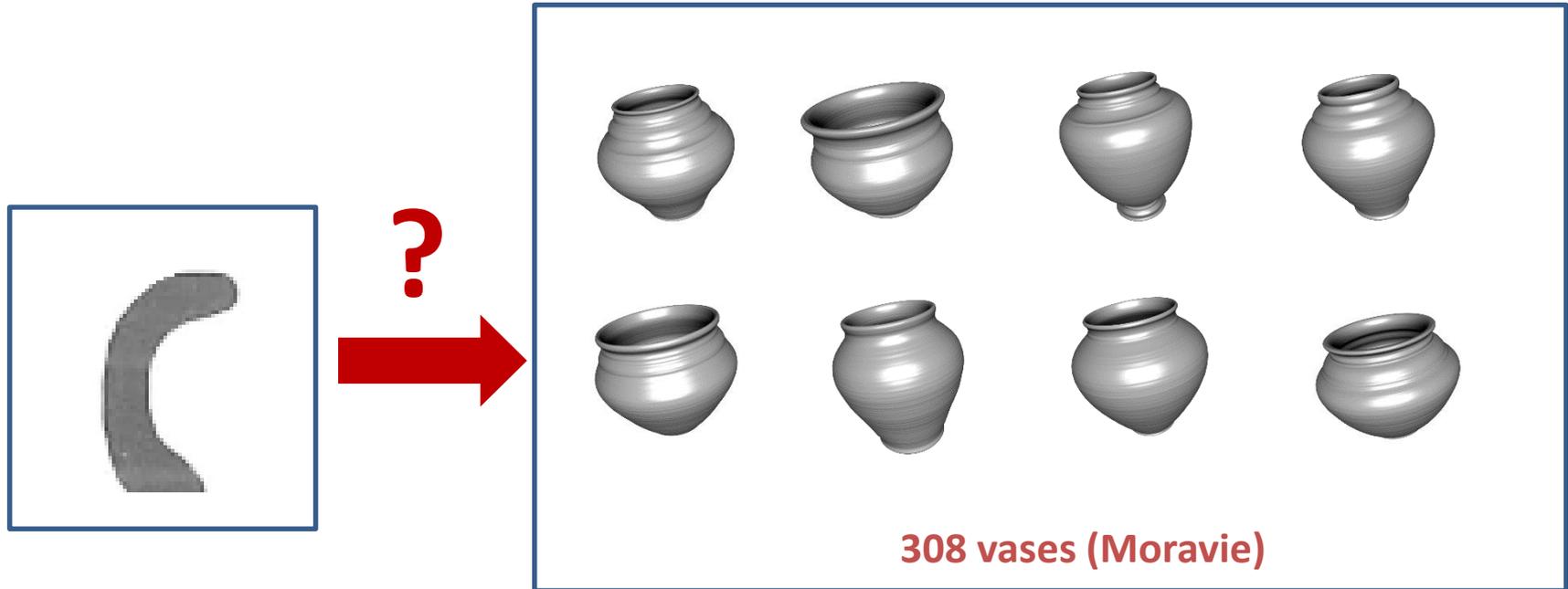
On peut visualiser n'importe quel individu dans le morphospace



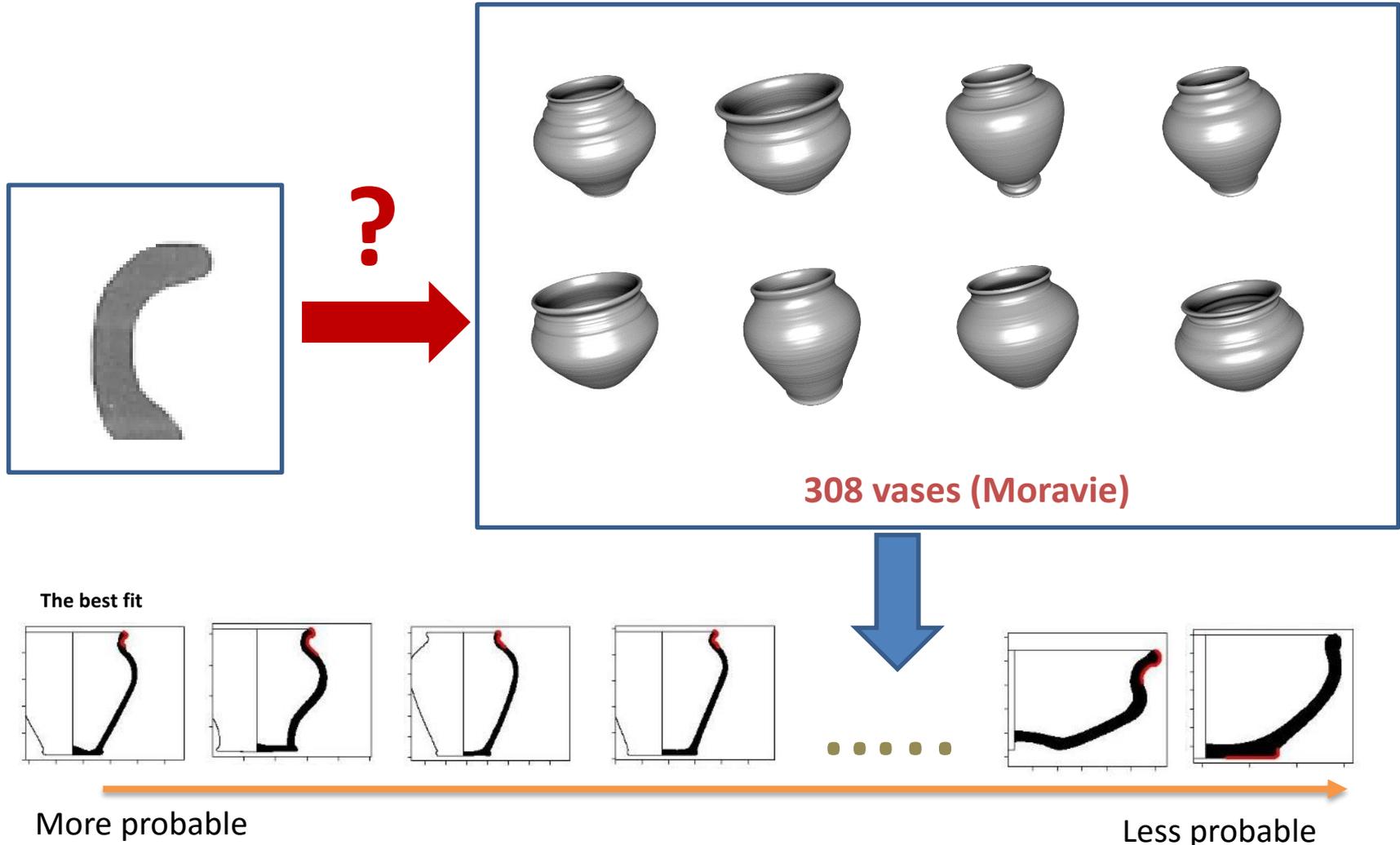
On peut estimer la diversité des formes (niveau de la standardisation des production)



On peut prédire les formes complètes a partir d'un tesson



On peut prédire les formes complètes a partir d'un tesson



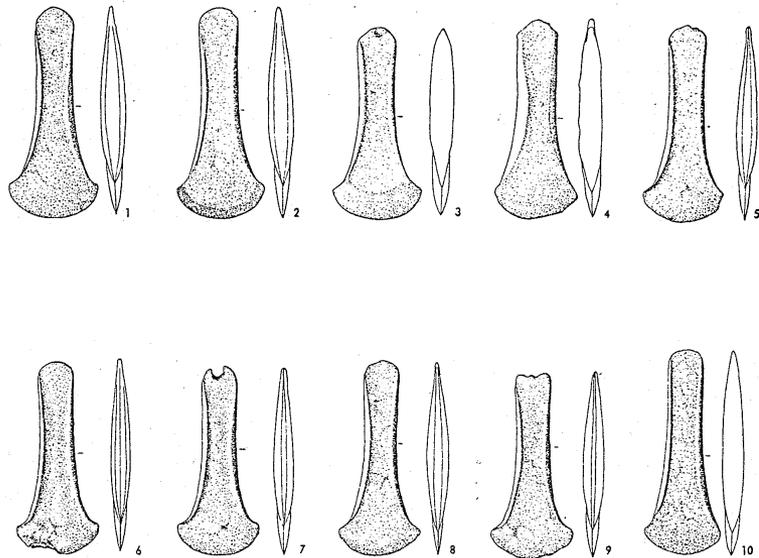
Unsupervised models for typological classification of archaeological artefacts

Wilczek^{1,2}, Monna¹, Gabillot¹, Navarro³, Rusch¹, Chateau⁴

1. ArTéHiS, UMR 6298 CNRS-Université de Bourgogne
2. ÚAM FF, Masarykova univerzita
3. Laboratoire PALEVO, UMR uB/CNRS 6282-Biogéosciences, Université de Bourgogne
4. Université de Bourgogne, UFR SVTE

Unsupervised models for typological classification

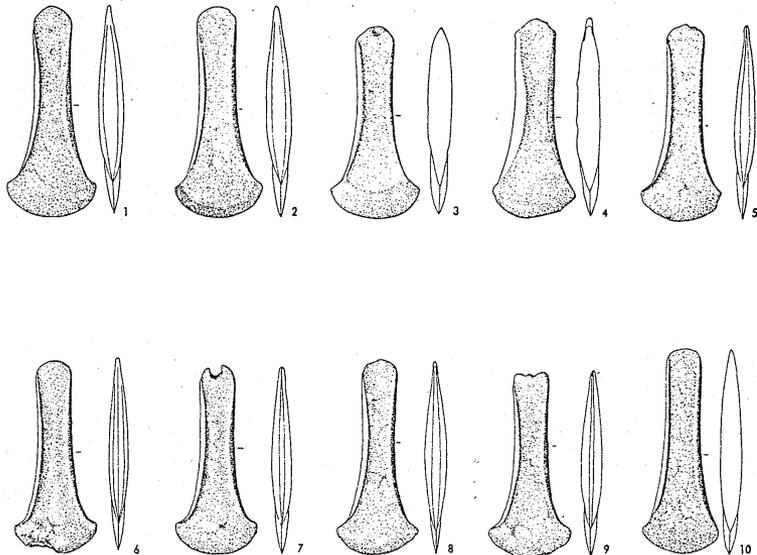
Bronze Age axes (1650-1350 BC)



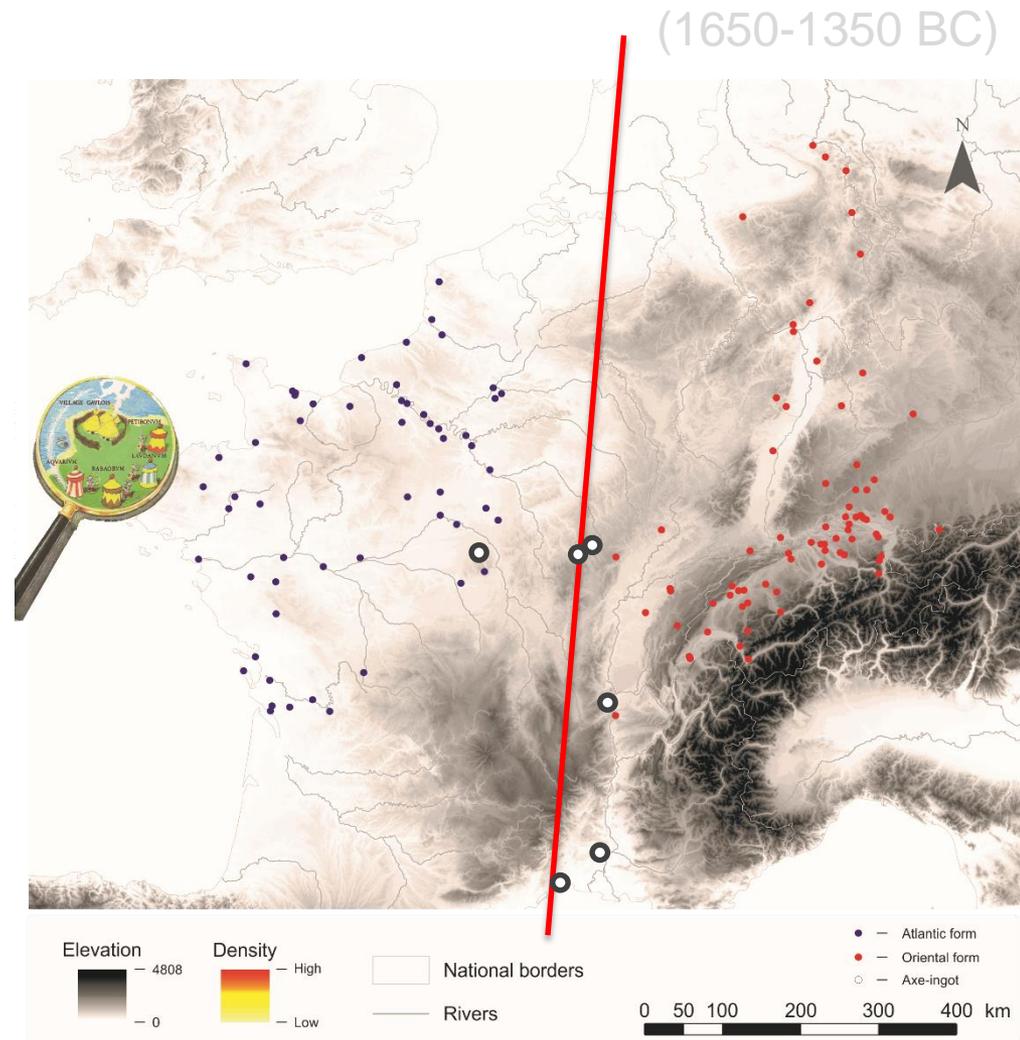
Unsupervised models for typological classification

Checking the current typology of flanged axes

- Specific types (Neyruz, Salez, Möhlin, ...)
- Atlantic vs Oriental type, „Axes-ingots“
- Geometric morphometry (EFA)



Hache a rebords



Unsupervised models for typological classification

Choice of corpus

- Entirely preserved
- Not much used
- A-priori classified (Atlantic/Oriental type, Axe-ingot)

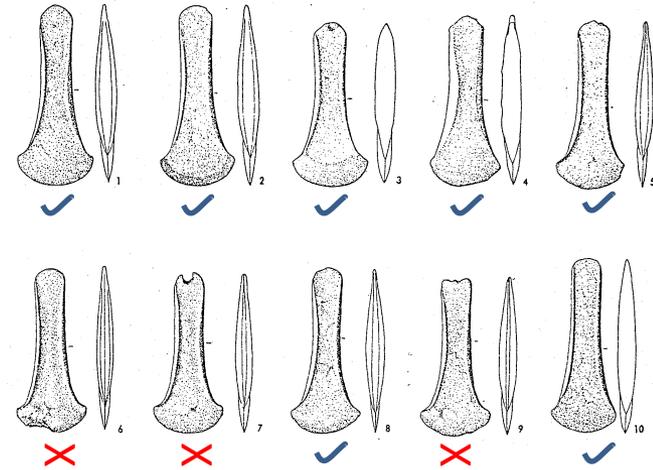
Studied corpus

- 286 axes from 132 sites
- 121 oriental forms
- 126 occidental forms
- 21 axes-ingots

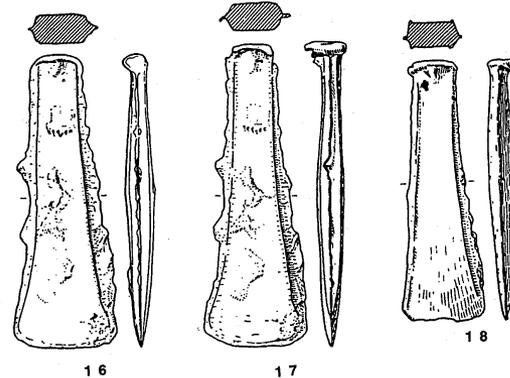
Axes-ingots

- Similar to flanged axes
- Residual parts on borders

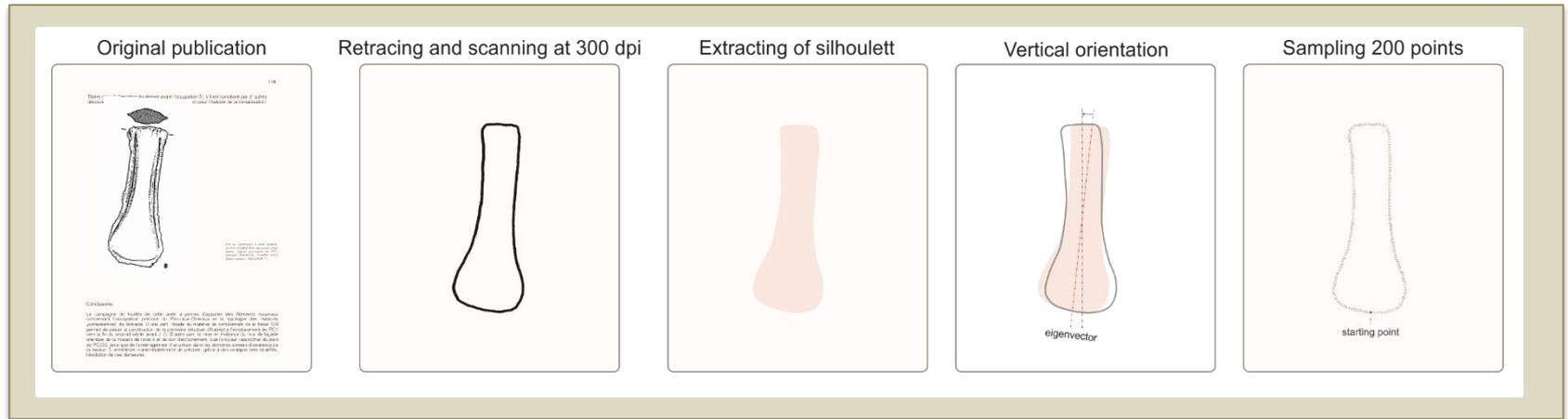
Flanged axes



Axes-ingots



Unsupervised models for typological classification



Elliptic Fourier Analysis (EFA)

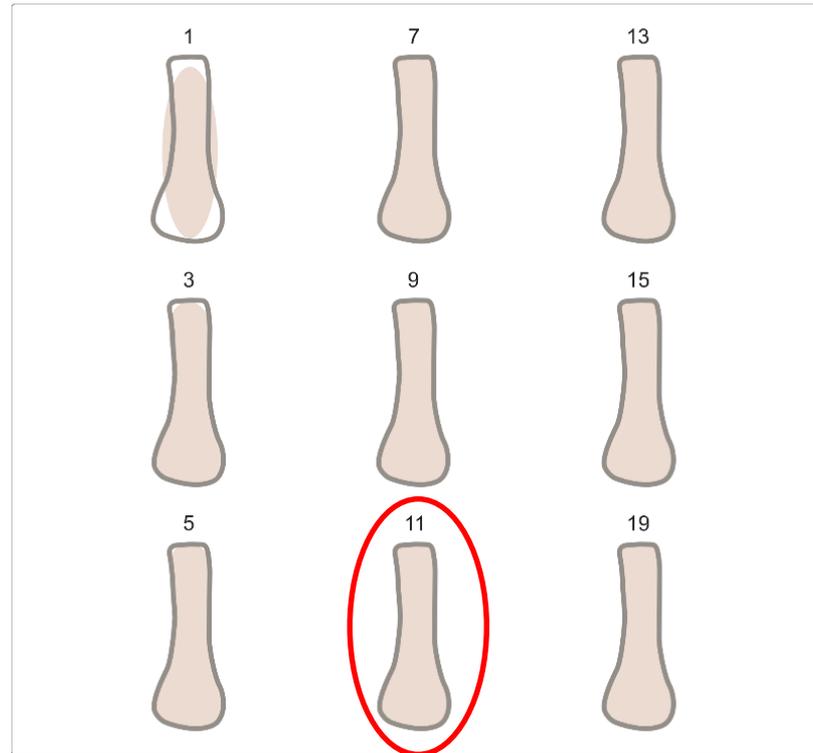
$$x(t) = a_0 + \sum_{j=1}^k a_j \cos\left(\frac{2j\pi t}{T}\right) + \sum_{j=1}^k b_j \sin\left(\frac{2j\pi t}{T}\right)$$

$$y(t) = c_0 + \sum_{j=1}^k c_j \cos\left(\frac{2j\pi t}{T}\right) + \sum_{j=1}^k d_j \sin\left(\frac{2j\pi t}{T}\right)$$

Unsupervised models for typological classification

Determination of harmonic number

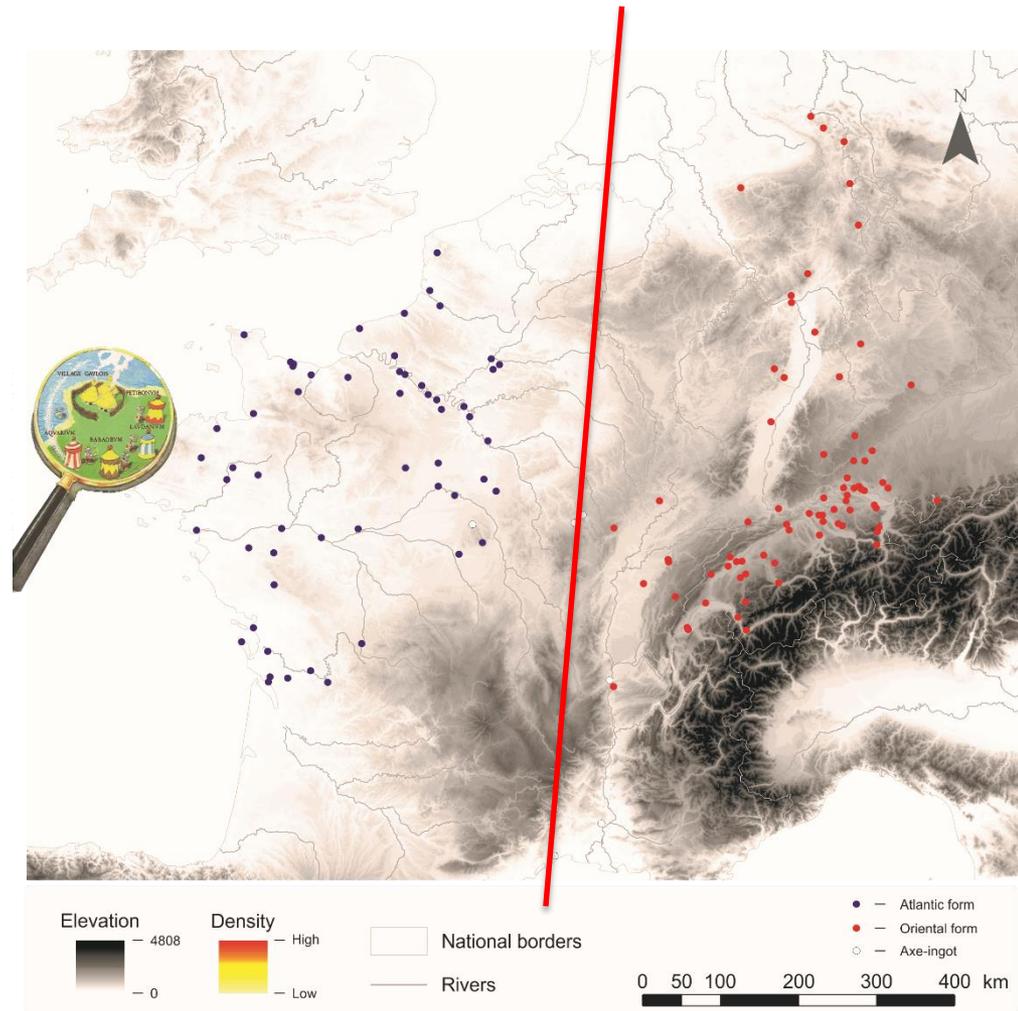
- Visualisation of inverse Fourier transformation



Unsupervised models for typological classification

Checking the current typology

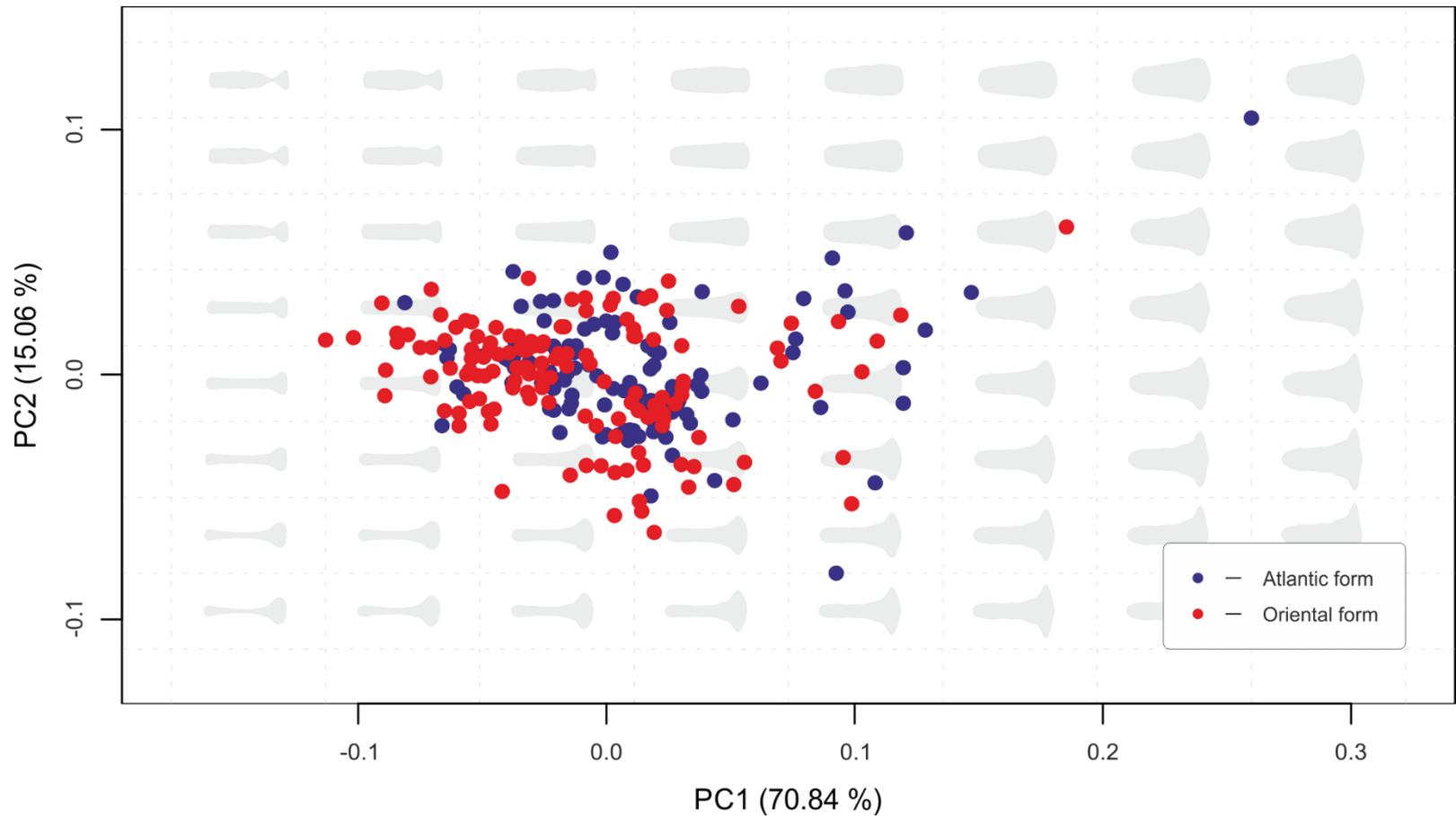
- **Oriental vs. Atlantic forms**
- **Principal Component Analysis (PCA)**
- **Multidimensional Analysis of Variance (MANOVA)**
- **Linear Discriminant Analysis (LDA)**



Unsupervised models for typological classification

Checking the current typology

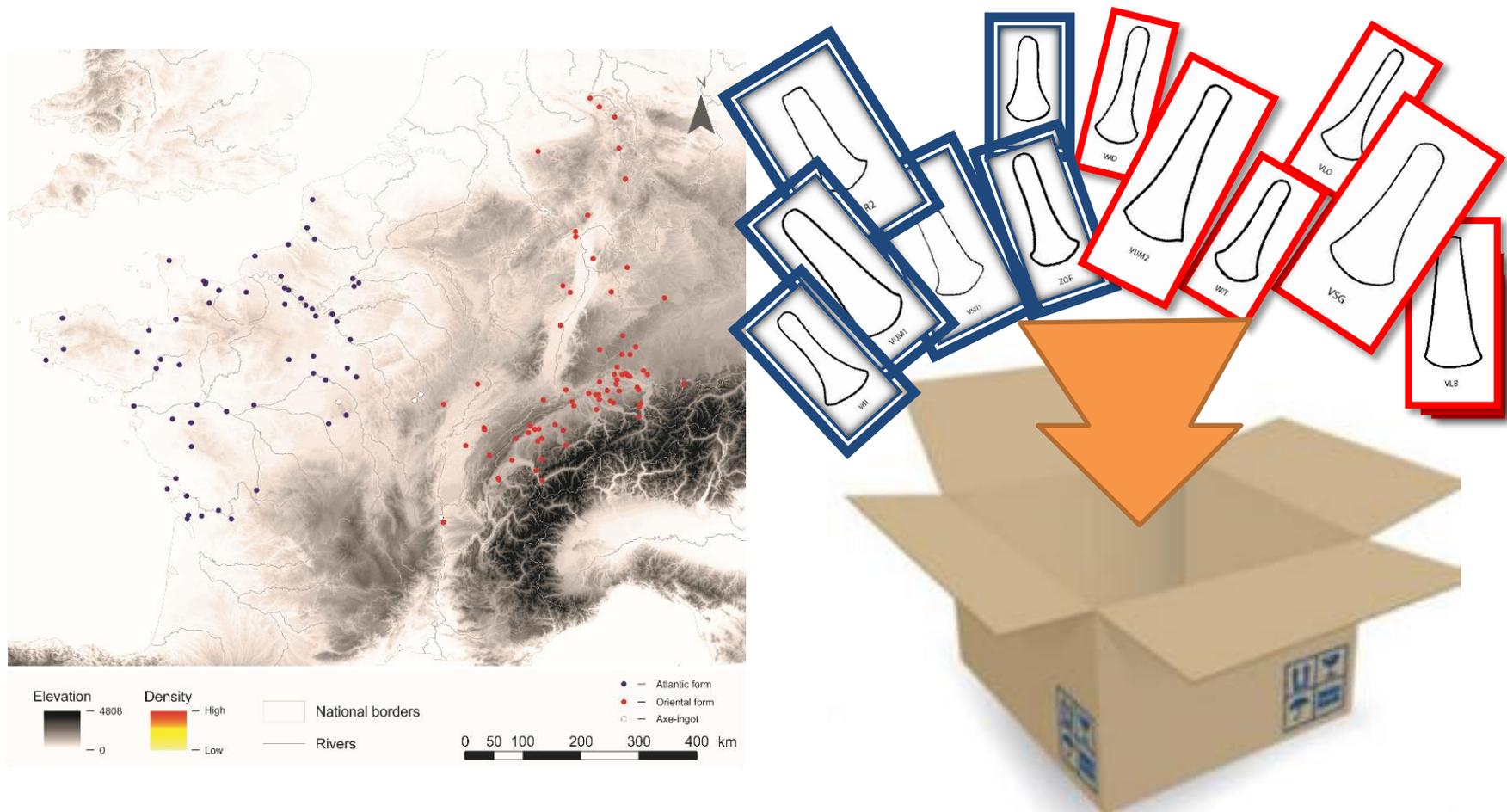
- PCA



Unsupervised models for typological classification

Checking the current typology

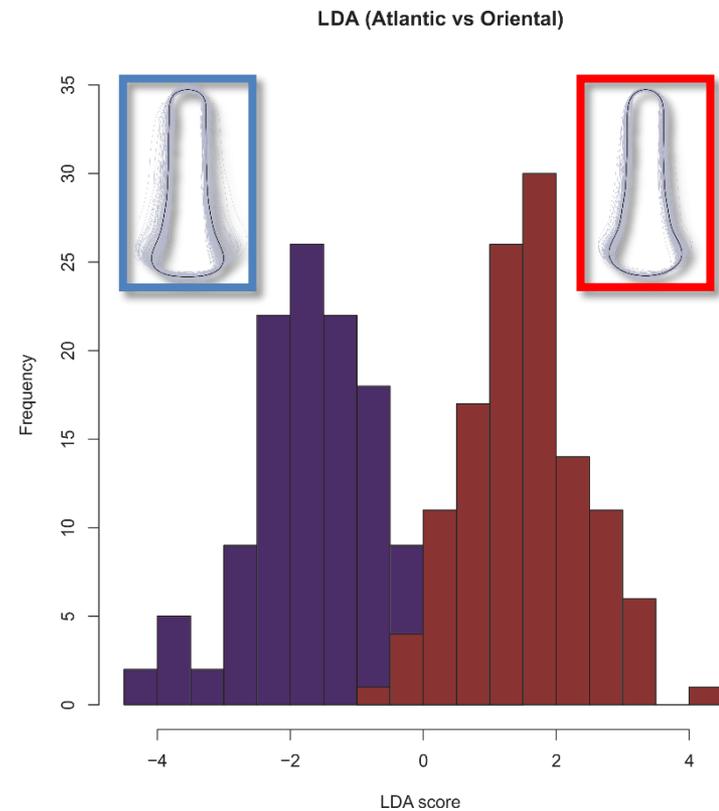
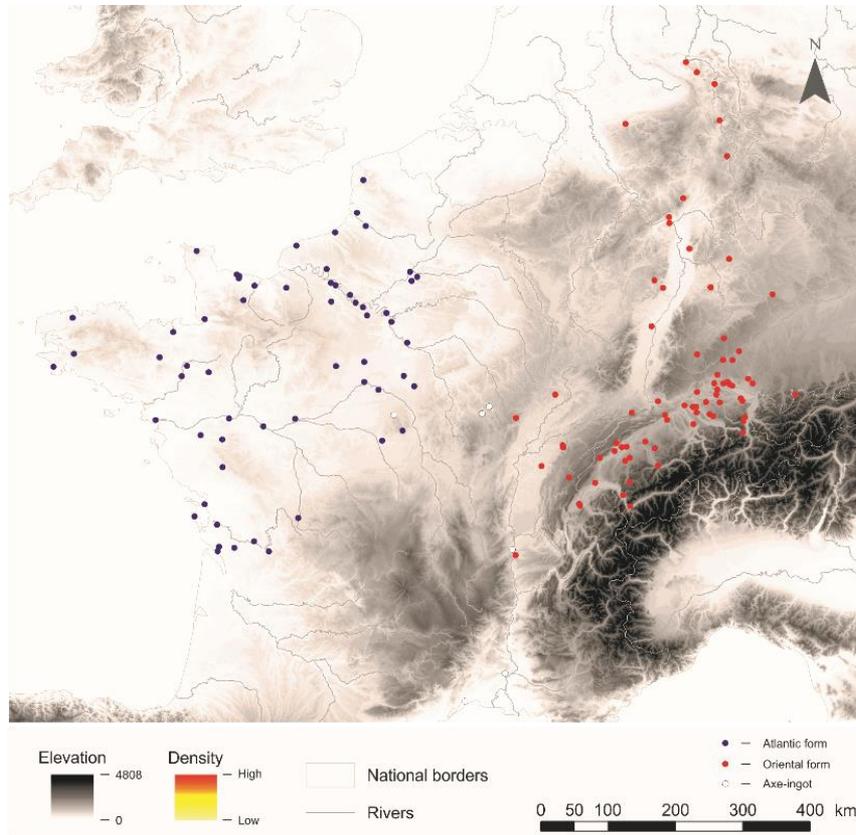
- MANOVA ($p < 2.2 * 10^{-16}$) + Linear discriminant analysis (posteriori classification)



Unsupervised models for typological classification

Checking the current typology

- MANOVA ($p < 2.2 * 10^{-16}$) + Linear discriminant analysis (posteriori classification)



```
Df Hotelling-Lawley approx F num Df den Df Pr(>F)
GR2.groups 1 2.3211 11.605 41 205 < 2.2e-16 ***
Residuals 245
---
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

Unsupervised models for typological classification

Creation of new typology

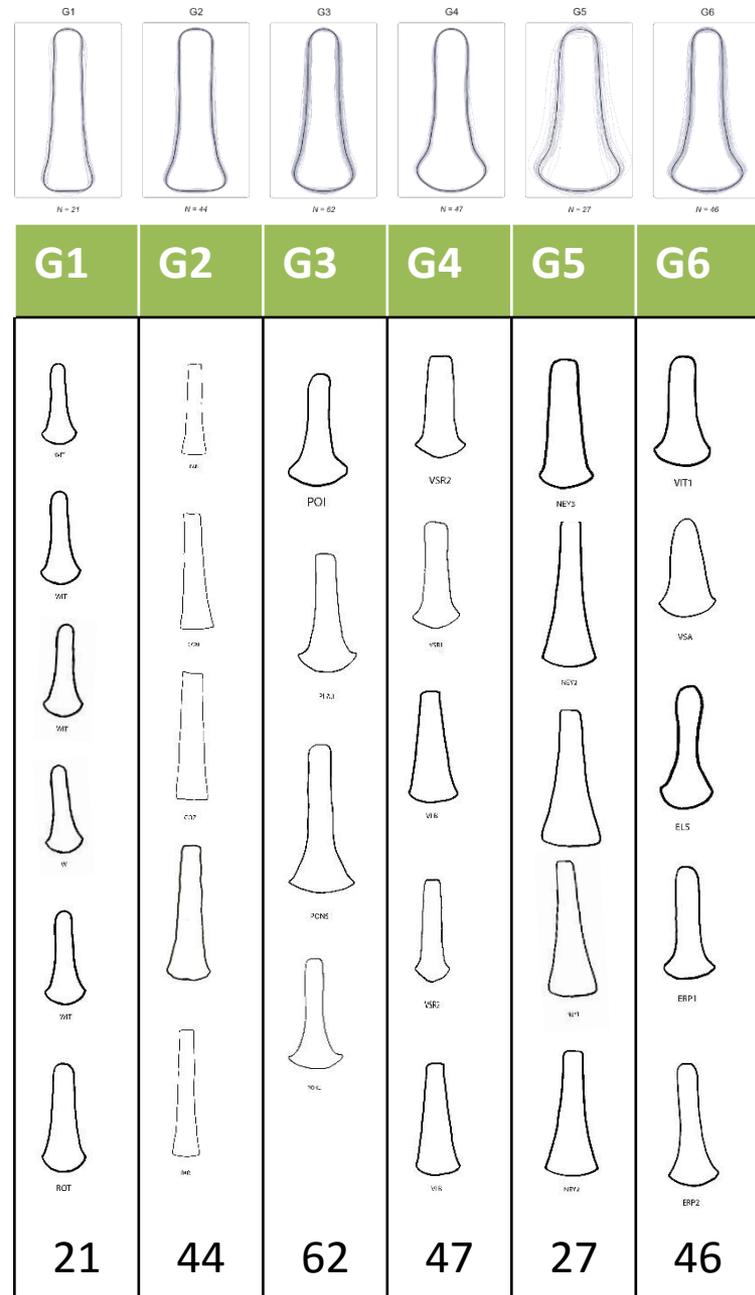
- Model-Based Cluster Analysis



Unsupervised models for typological classification

Creation of new typology

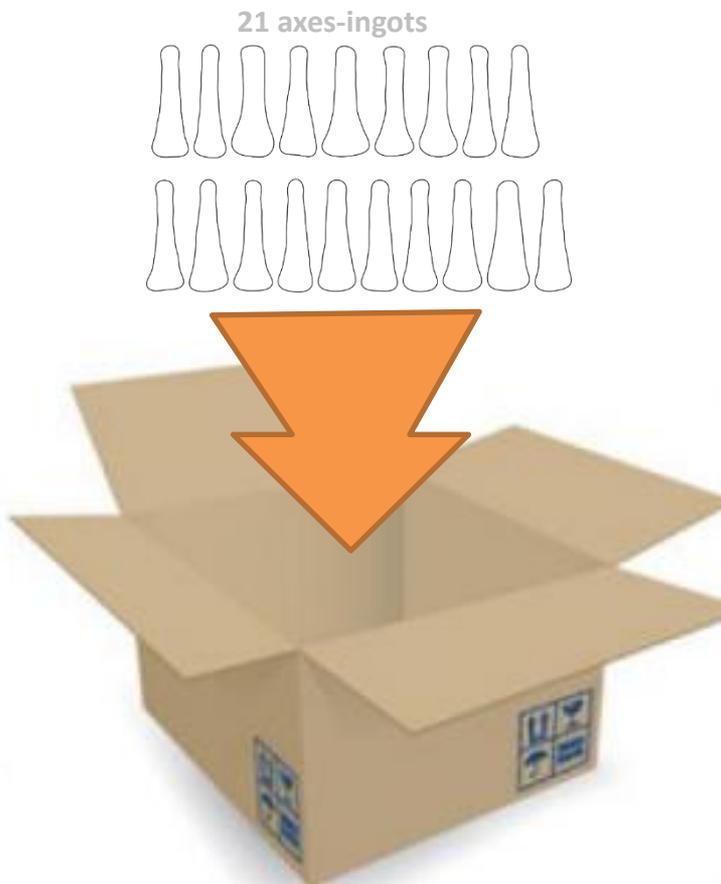
- Model-Based Cluster Analysis
- we have found 6 groups



Unsupervised models for typological classification

Creation of new typology

- Classification of new individuals (axes-ingots)

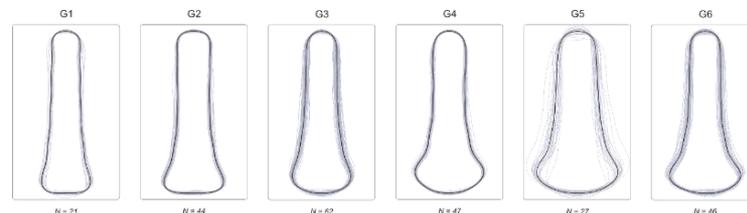


G1	G2	G3	G4	G5	G6
N = 21	N = 44	N = 62	N = 47	N = 27	N = 46
G1	G2	G3	G4	G5	G6
21	44	62	47	27	46

Unsupervised models for typological classification

Creation of new typology

- Classification of new individuals (axes-ingots)



G1	G2	G3	G4	G5	G6
		POI	VSR2	NEV3	VIT1
					VSA
		PIJ	VBR1	NEQ2	
			VLE		ELS
		PCNE			
			VBR2	NE1	ERP1
		NOE			
			VIS	NEP2	ERP2
3	0	16	0	1	1

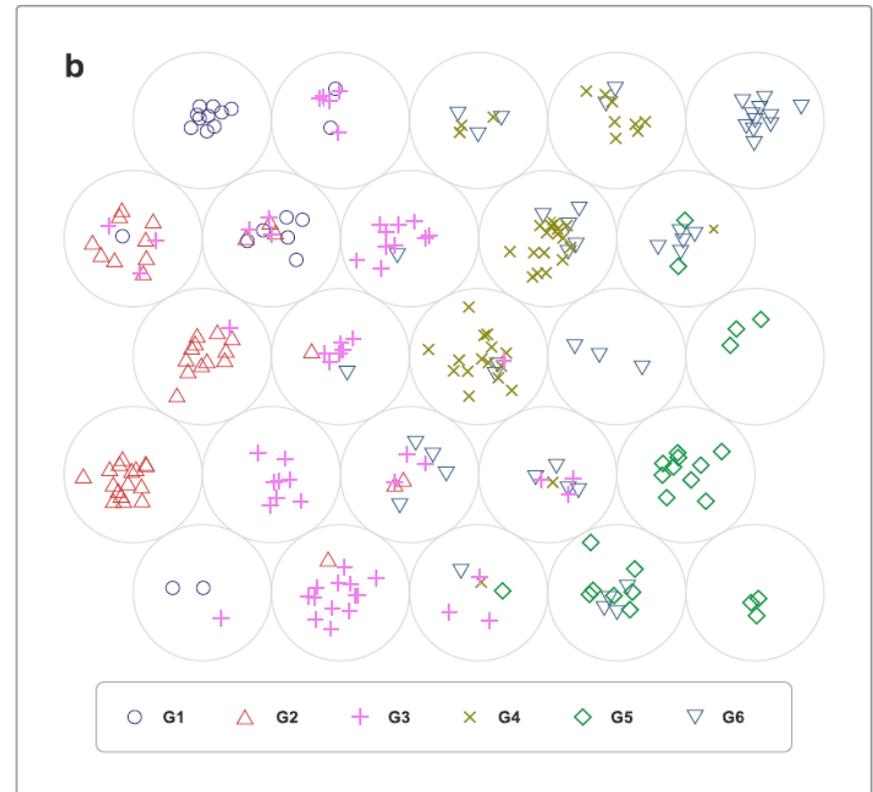
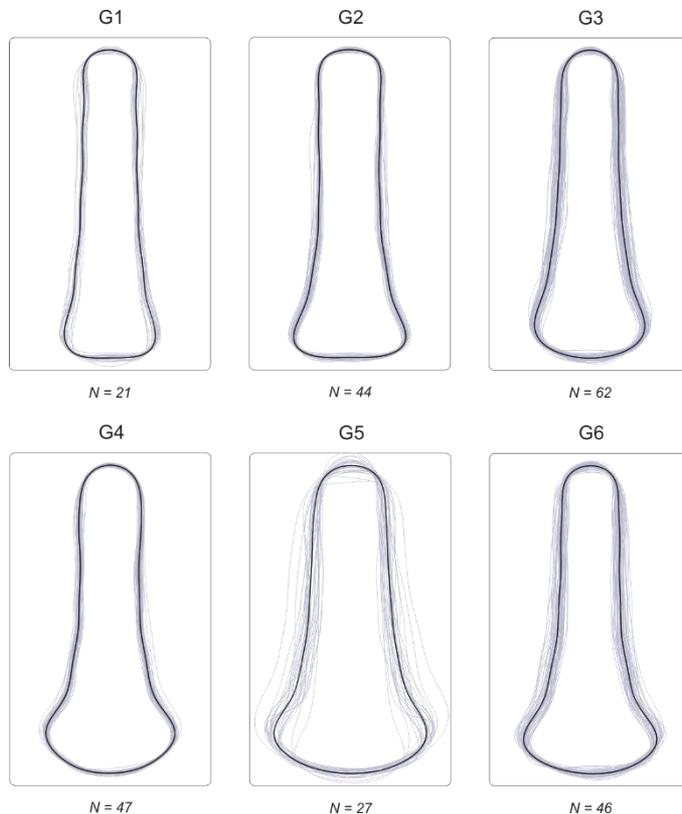
Unsupervised models for typological classification

Validation of the new classification

1) Visualisation

2) SOM

3) Spatial validation – Kernel density et Multinomial Scan Statistic (SatScan) - ($p < 0.001$)



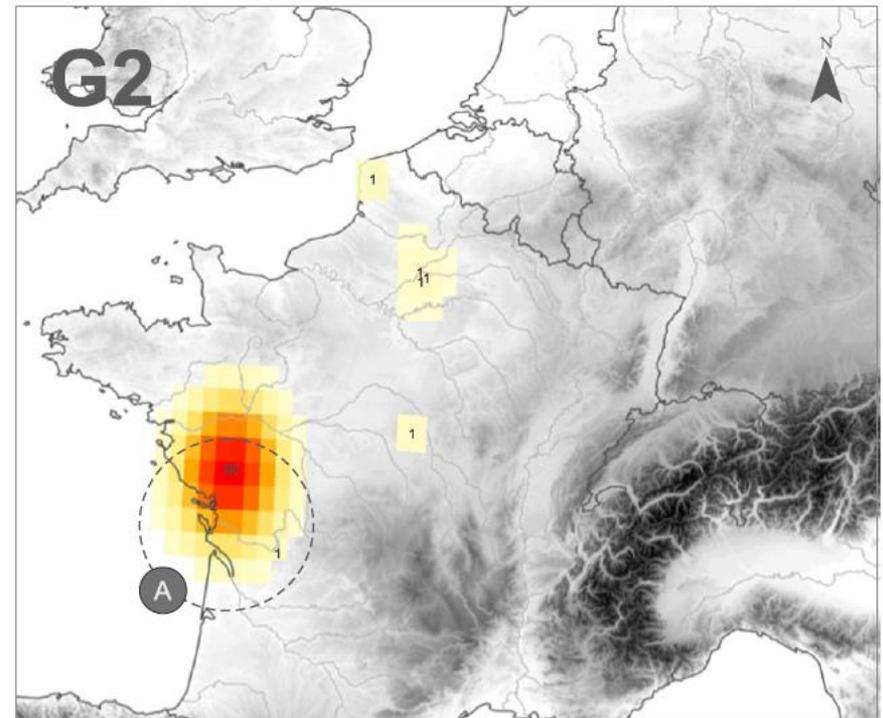
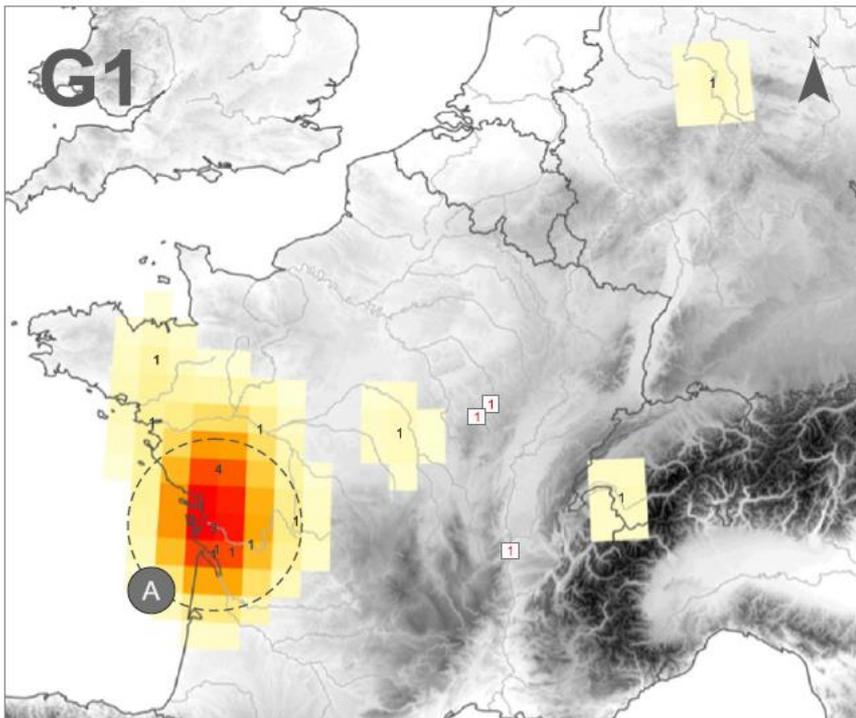
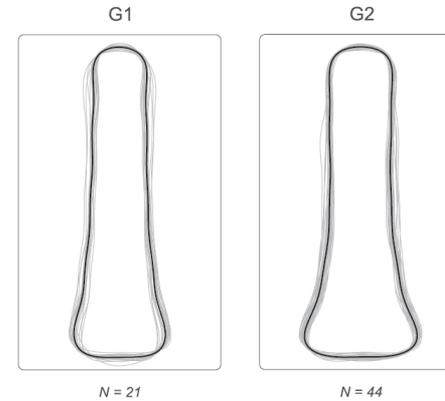
Unsupervised models for typological classification

Validation of the new classification

1) Visualisation

2) SOM

3) Spatial validation – Kernel density et Multinomial Scan Statistic (SatScan) - ($p < 0.001$)



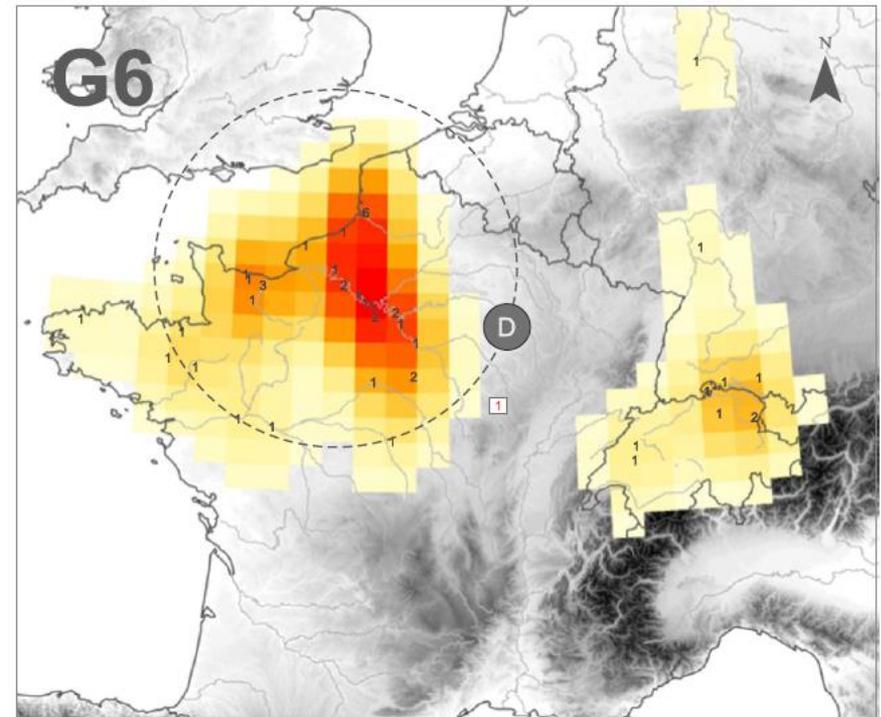
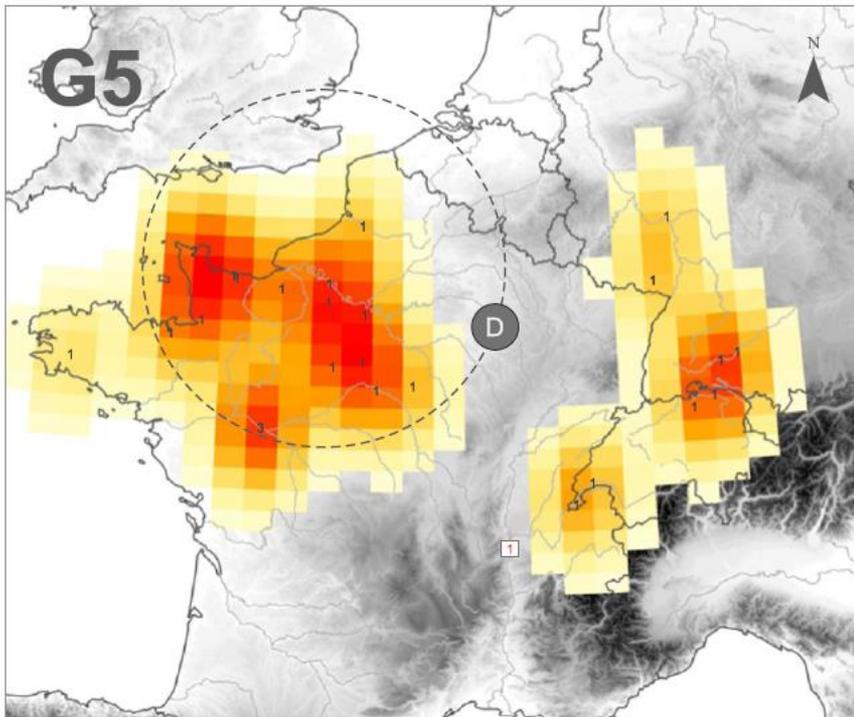
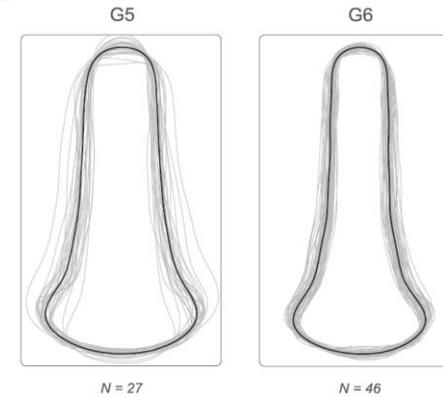
Unsupervised models for typological classification

Validation of the new classification

1) Visualisation

2) SOM

3) Spatial validation – Kernel density et Multinomial
Scan Statistic (SatScan) - ($p < 0.001$)



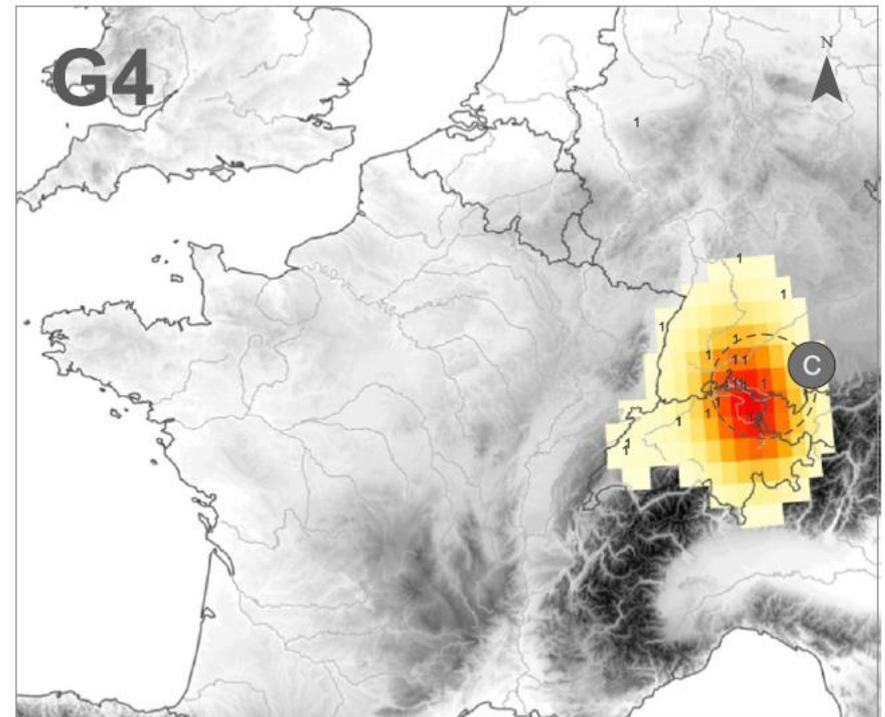
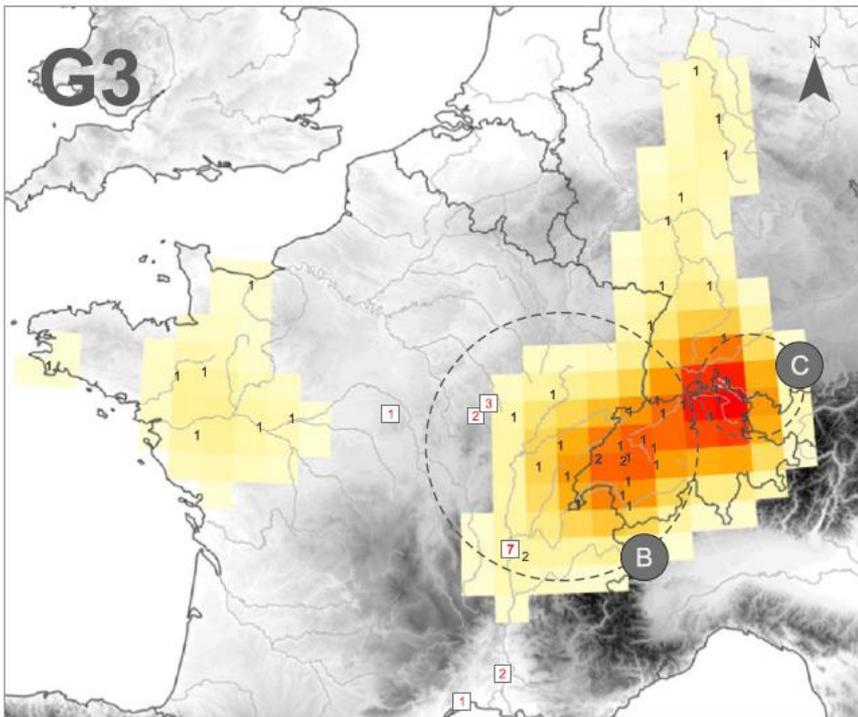
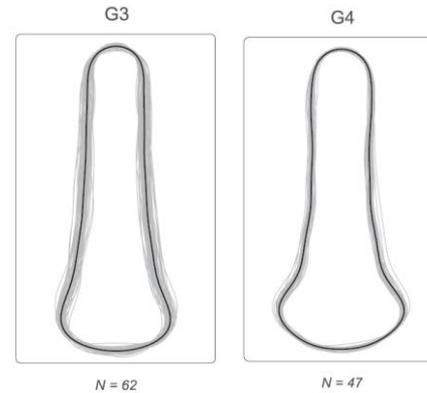
Unsupervised models for typological classification

Validation of the new classification

1) Visualisation

2) SOM

3) Spatial validation – Kernel density et Multinomial
Scan Statistic (SatScan) - ($p < 0.001$)



Analyse discriminante (DA)

Analyse de fonction discriminante, DA

Buts

- rechercher un critère de distinction entre 2 ou plusieurs groupes d'objets assez comparables
- prédire l'appartenance d'un individu à une classe (groupe)

Les conditions

- Les deux groupes sont définis à l'avance.
- Un individu ne peut appartenir qu'à un groupe.
- Les deux groupes doivent avoir une intersection non nulle.

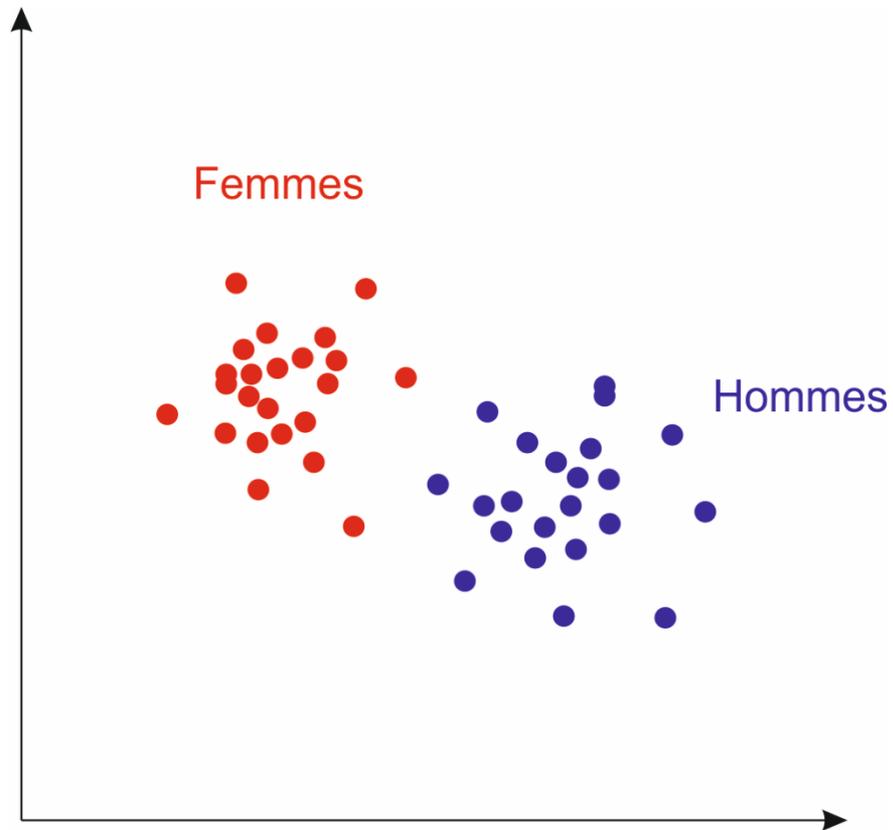
Comment discriminer?

- Trouver des fonctions discriminantes qui sont des vecteurs dans les directions de **séparations optimales** des groupes.
- C'est à dire déterminer un critère de classement qui **maximise la différence** entre les groupes tout en **minimisant le risque de mauvais classement**.

Exemple intuitif

On a deux groupes (H, F)

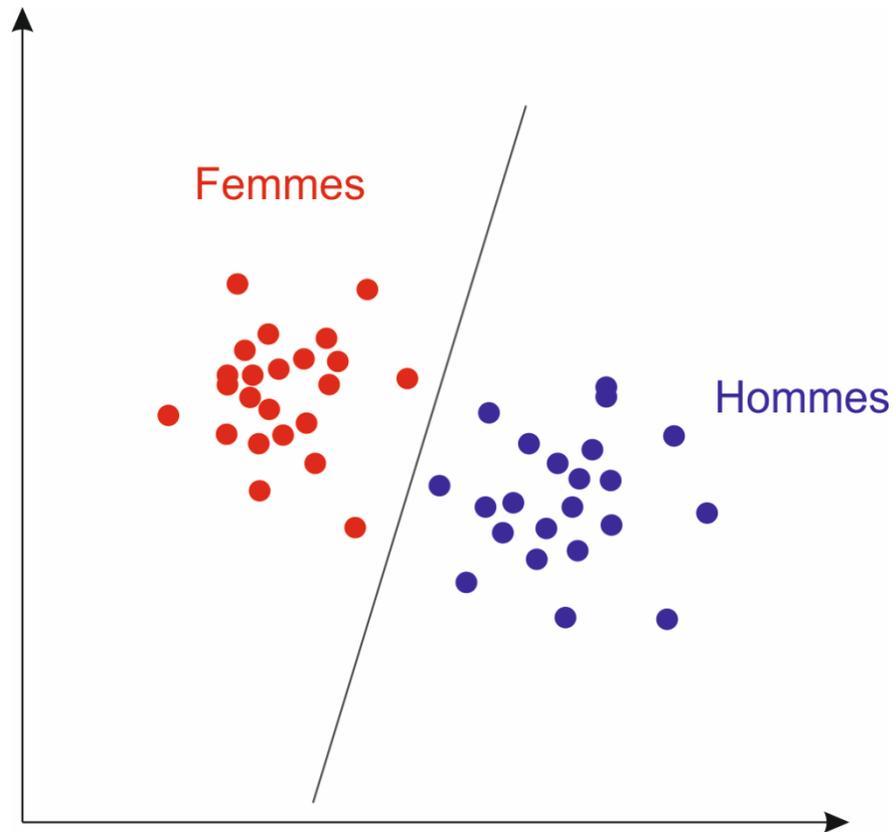
Quel est la ligne qui nous sépare ses deux groupes?



Exemple intuitif

On a deux groupes (H, F)

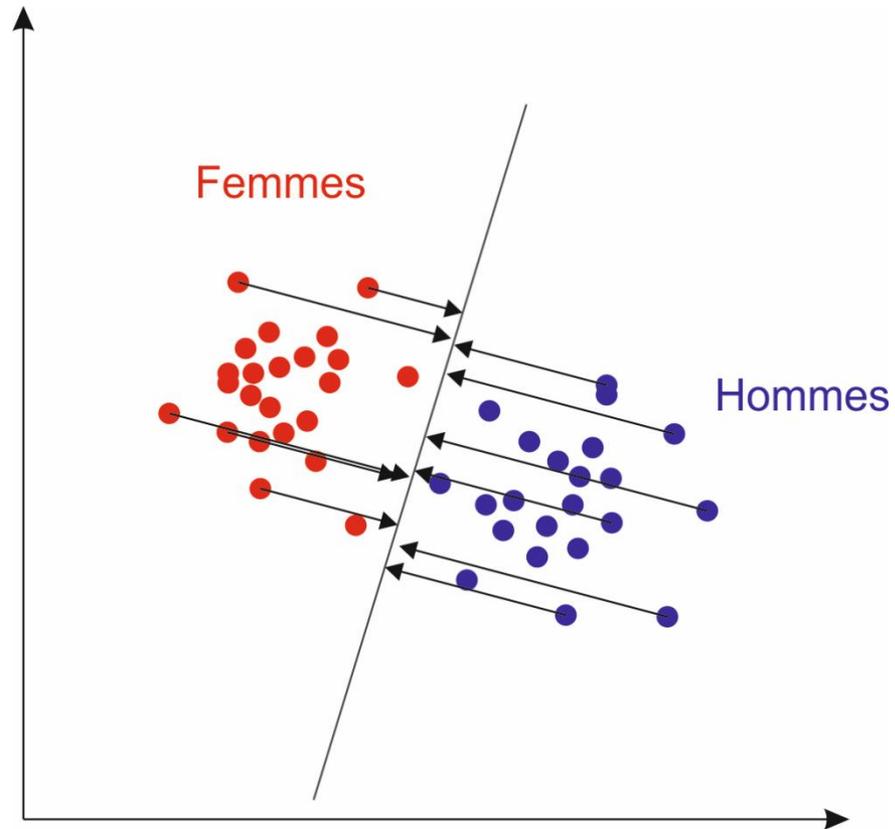
Quel est la ligne qui nous sépare ses deux groupes?



Exemple intuitif

On a deux groupes (H, F)

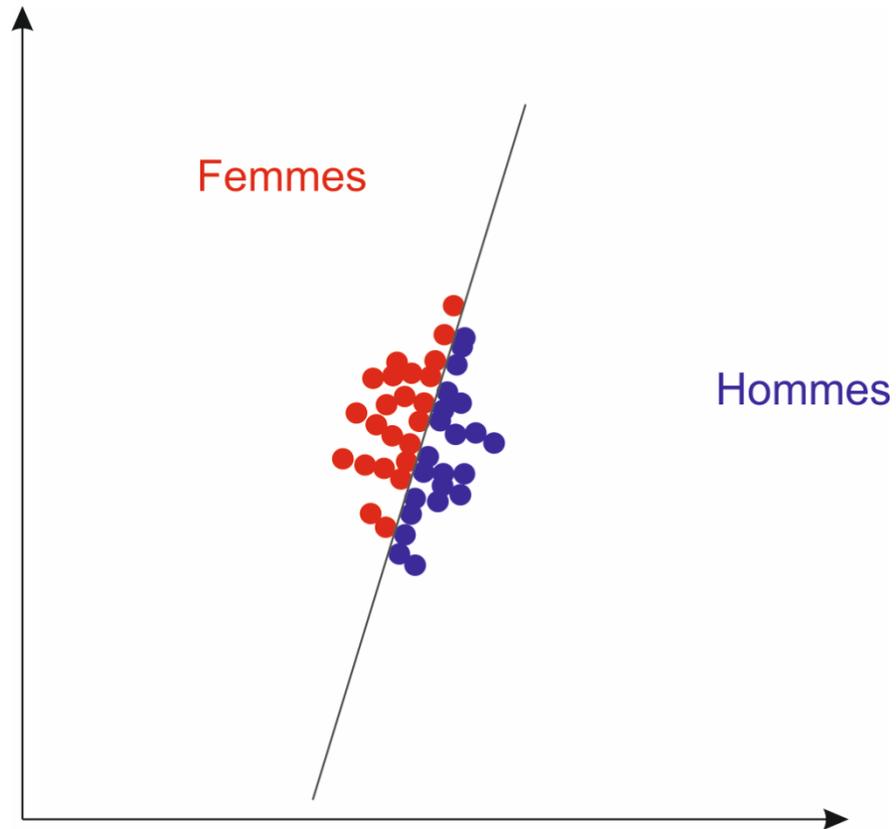
Quel est la ligne qui nous sépare ses deux groupes?



Exemple intuitif

On a deux groupes (H, F)

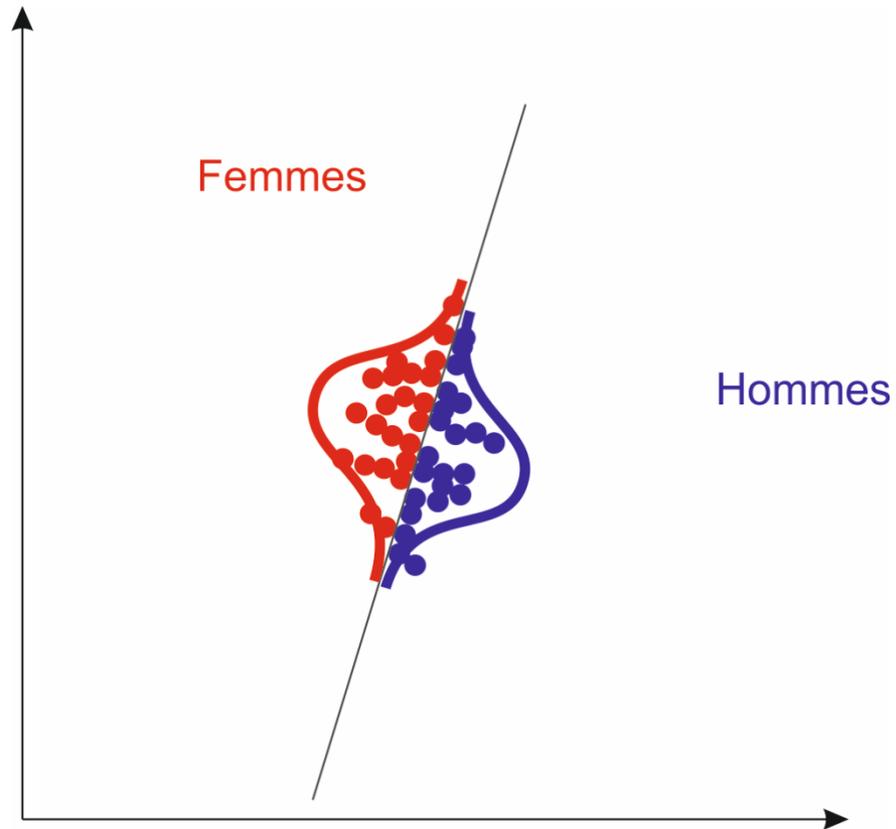
Quel est la ligne qui nous sépare ses deux groupes?



Exemple intuitif

On a deux groupes (H, F)

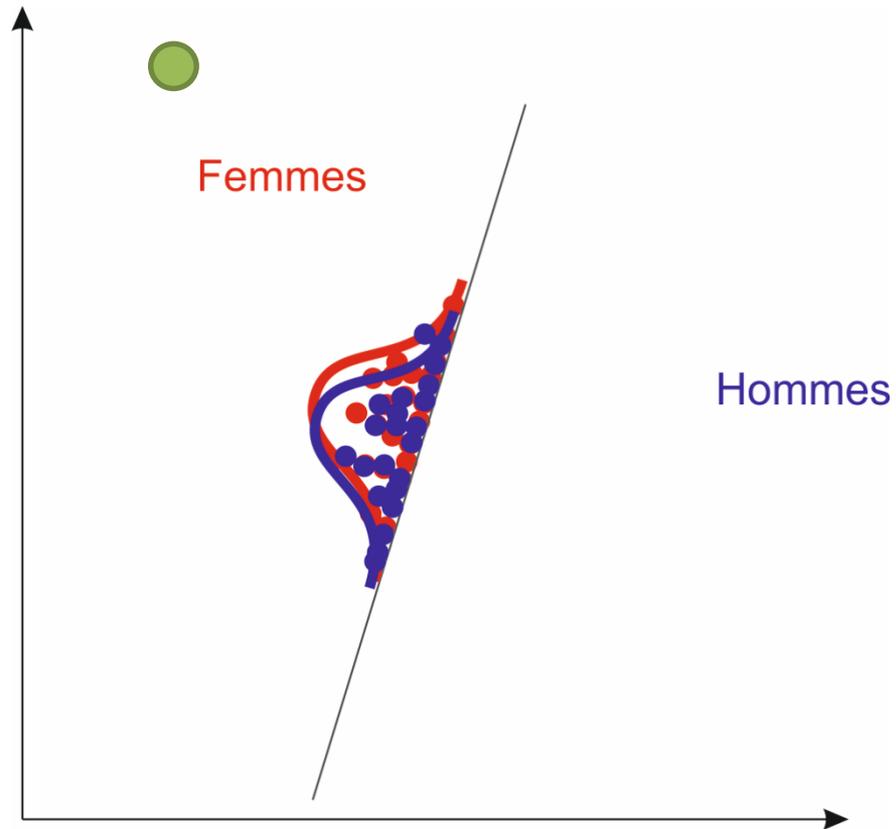
Quel est la ligne qui nous sépare ses deux groupes?



Exemple intuitif

On a deux groupes (H, F)

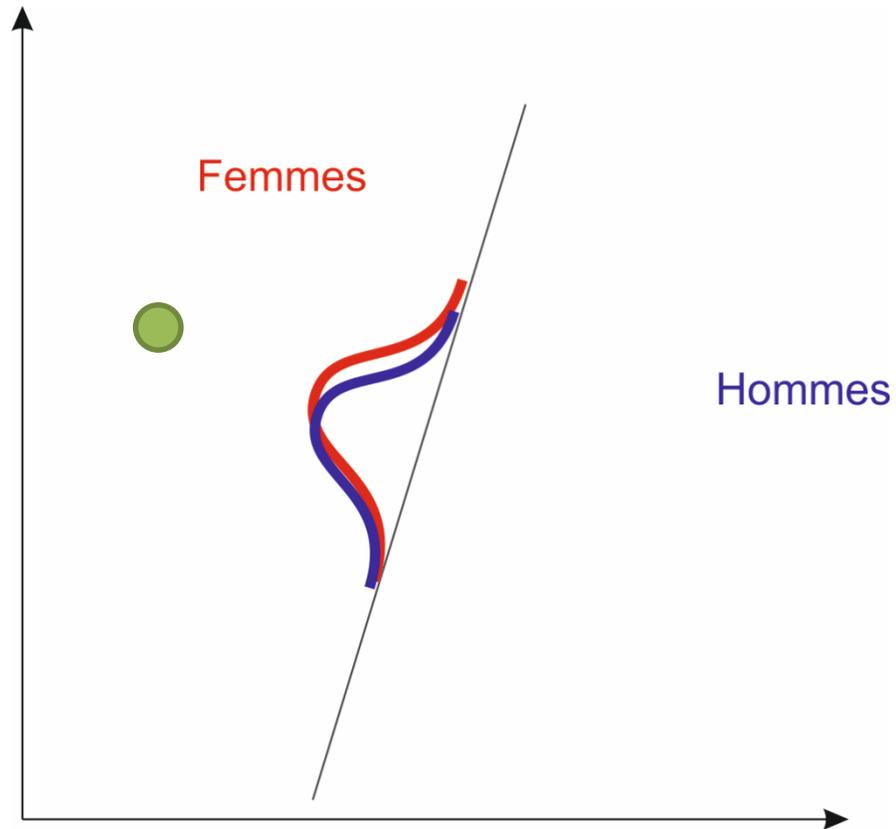
Quel est la ligne qui nous sépare ses deux groupes?



Exemple intuitif

On a deux groupes (H, F)

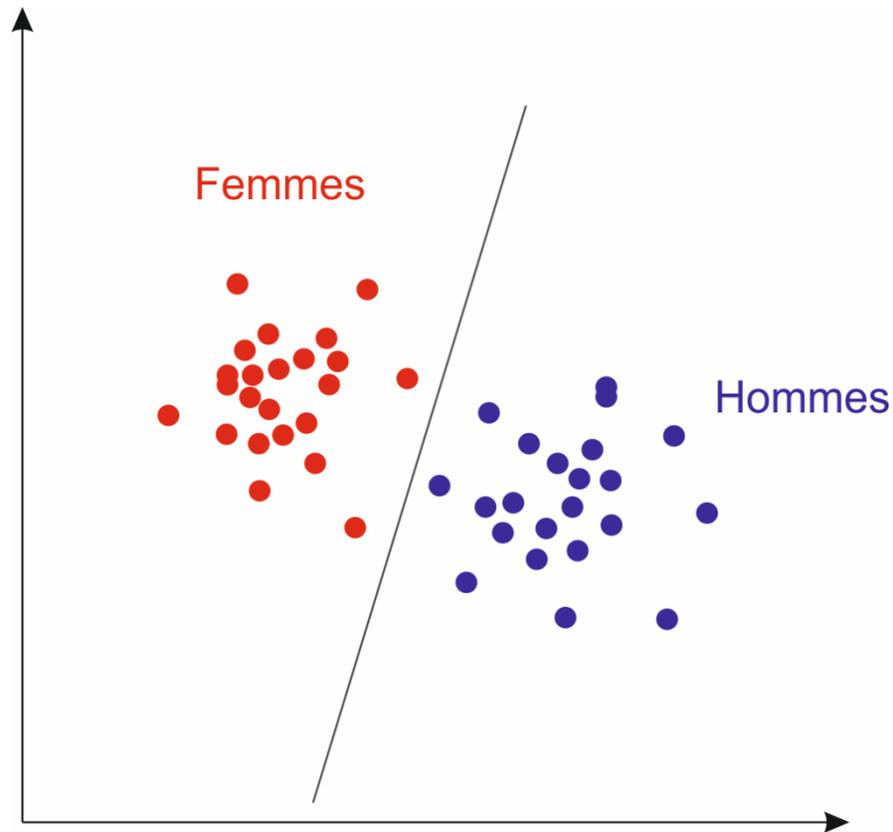
Quel est la ligne qui nous sépare ses deux groupes?



Exemple intuitif

On a deux groupes (H, F)

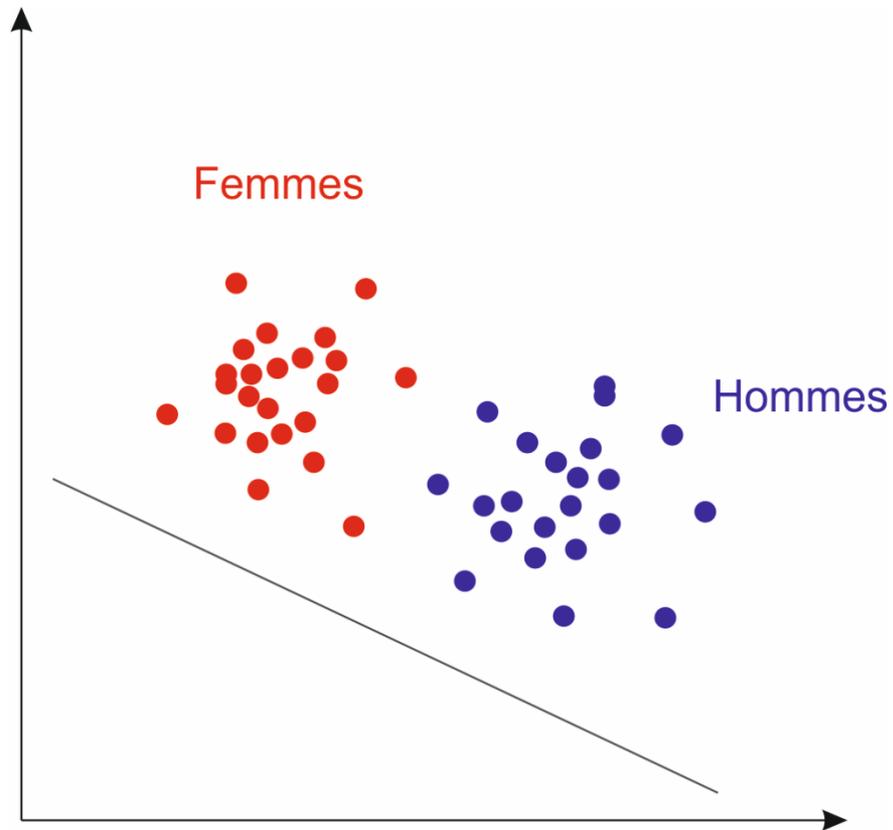
Quel est la ligne qui nous sépare ses deux groupes?



Exemple intuitif

On a deux groupes (H, F)

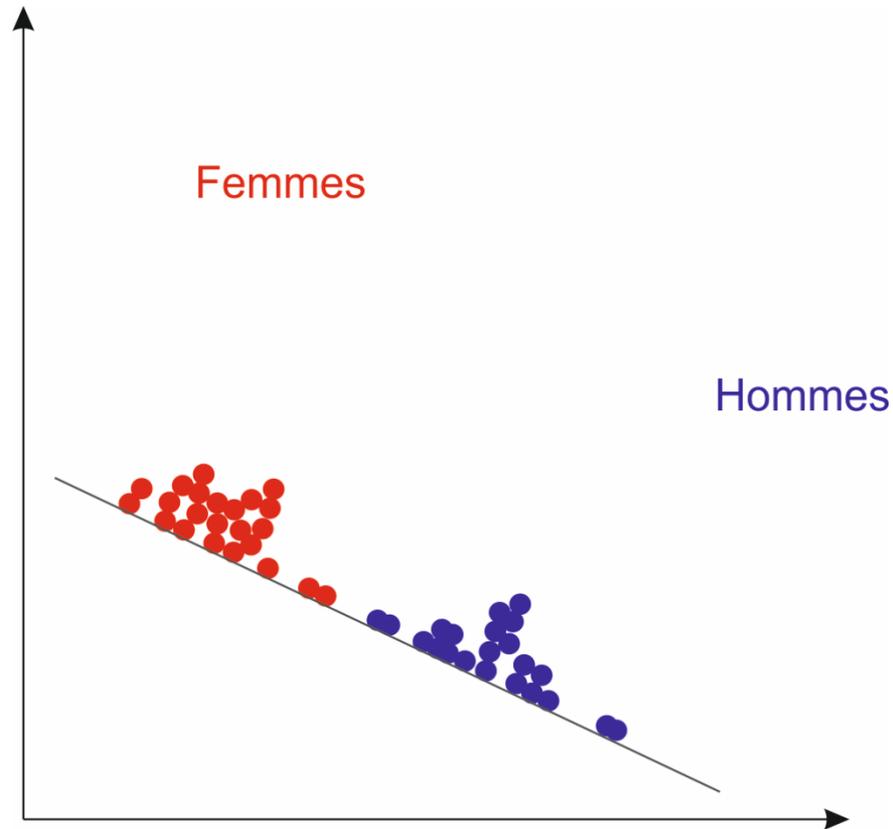
Quel est la ligne qui nous sépare ses deux groupes?



Exemple intuitif

On a deux groupes (H, F)

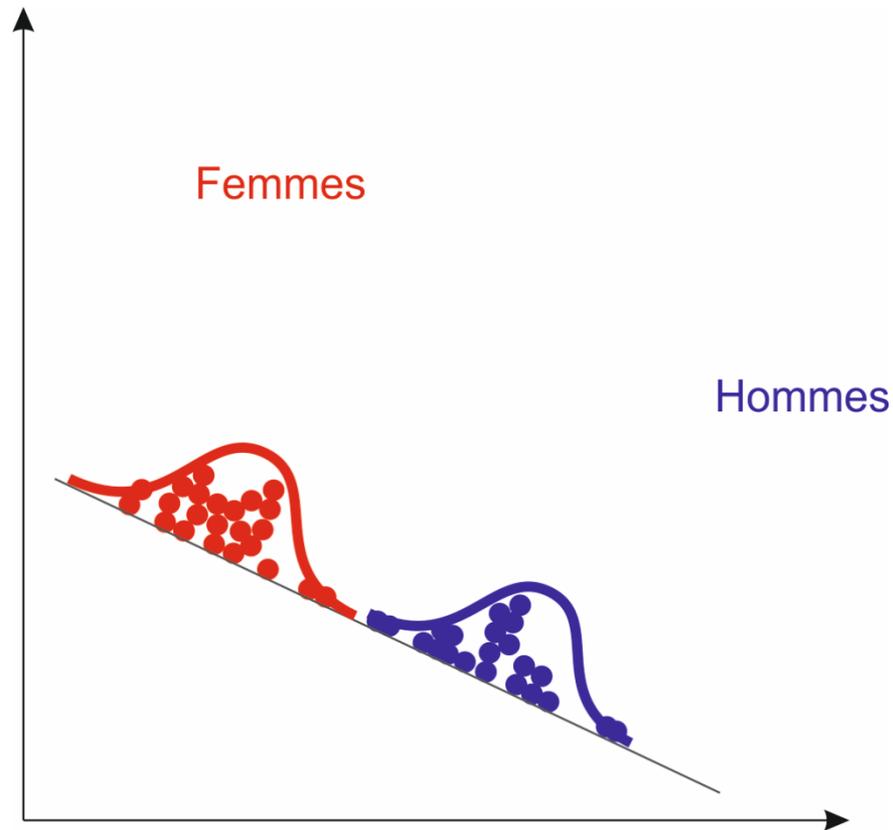
Quel est la ligne qui nous sépare ses deux groupes?



Exemple intuitif

On a deux groupes (H, F)

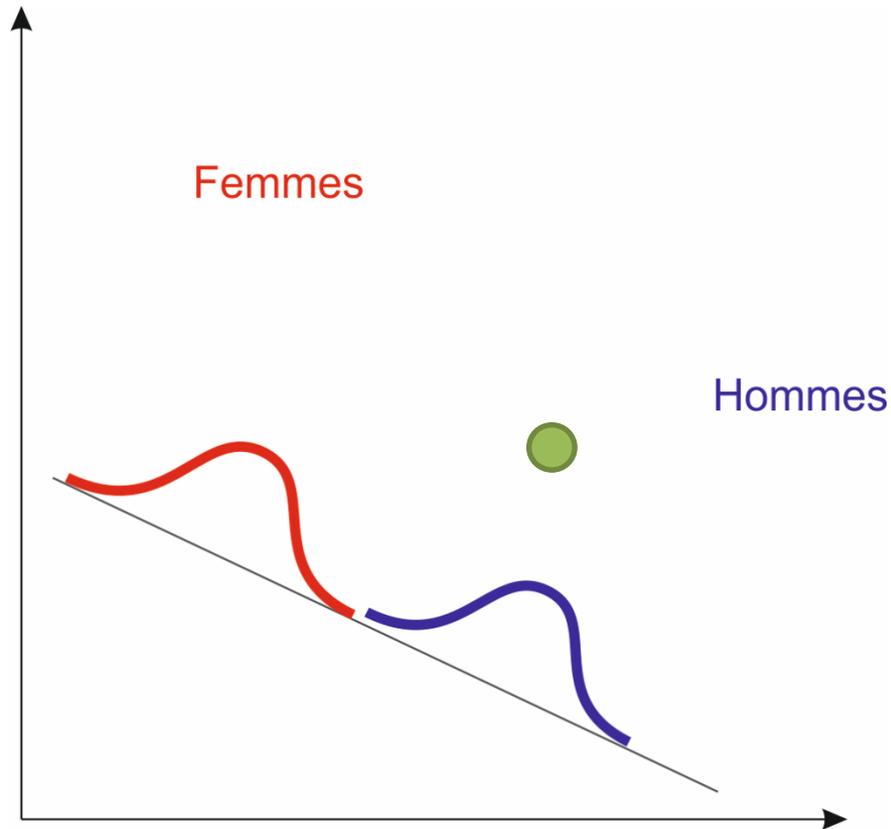
Quel est la ligne qui nous sépare ses deux groupes?



Exemple intuitif

On a deux groupes (H, F)

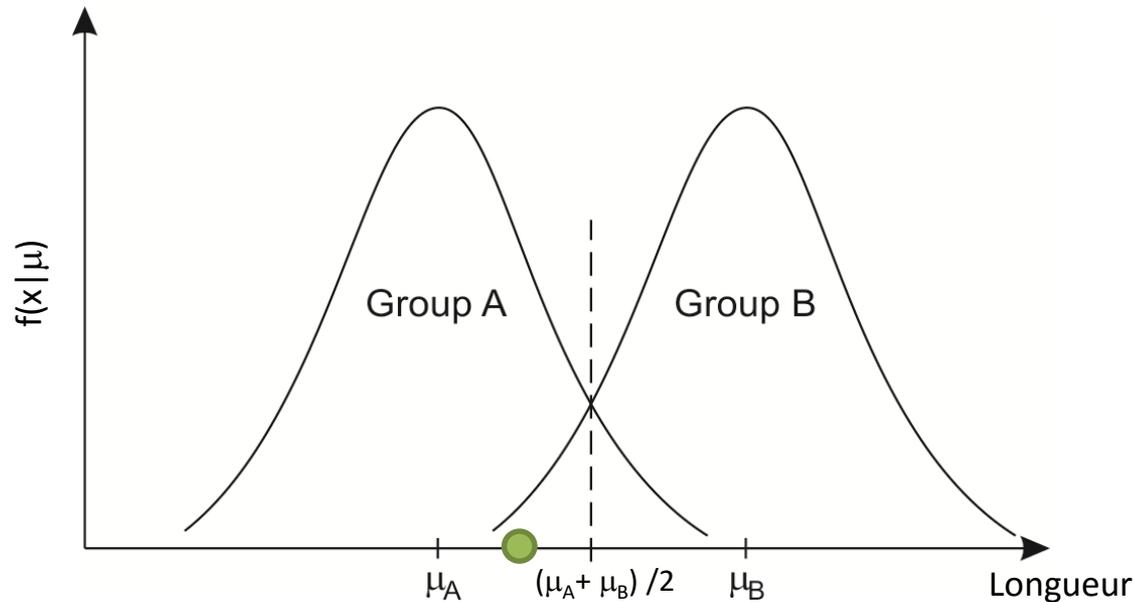
Quel est la ligne qui nous sépare ses deux groupes?



Analyse à une variable, deux groupes

Exemple

- on a juste une variable = longueur et on veut **connaitre l'appartenance d'un individu**
- deux groupes (normalement distribuées), **même variance**, mais différentes moyennes : μ_A, μ_B



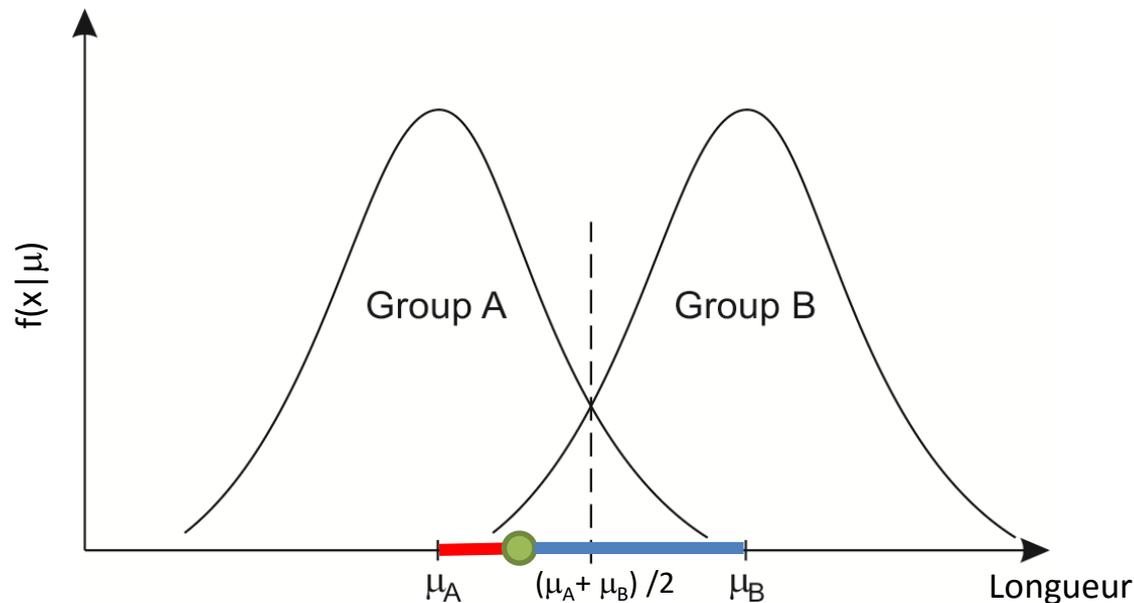
Individu appartient a groupe A:

- 1) si la longueur x est plus près de μ_A que de μ_B
- 2) si $x < (\mu_A + \mu_B) / 2$
- 3) ou $f(x | \mu_A) > f(x | \mu_B)$

Analyse à une variable, deux groupes

Exemple

- on a juste une variable = longueur et on veut **connaitre l'appartenance d'un individu**
- deux groupes (normalement distribués), **même variance**, mais différentes moyennes : μ_A, μ_B



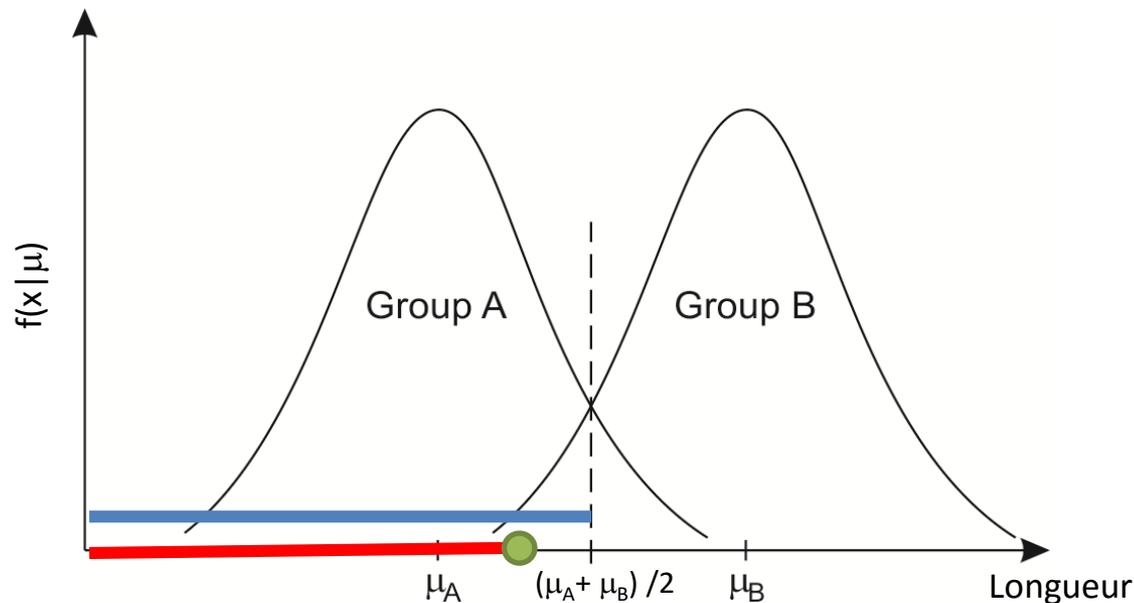
Individu appartient a groupe A:

- 1) si la longueur x est **plus près de μ_A** que de μ_B
- 2) si $x < (\mu_A + \mu_B) / 2$
- 3) ou $f(x | \mu_A) > f(x | \mu_B)$

Analyse à une variable, deux groupes

Exemple

- on a juste une variable = longueur et on veut **connaitre l'appartenance d'un individu**
- deux groupes (normalement distribués), **même variance**, mais différentes moyennes : μ_A, μ_B



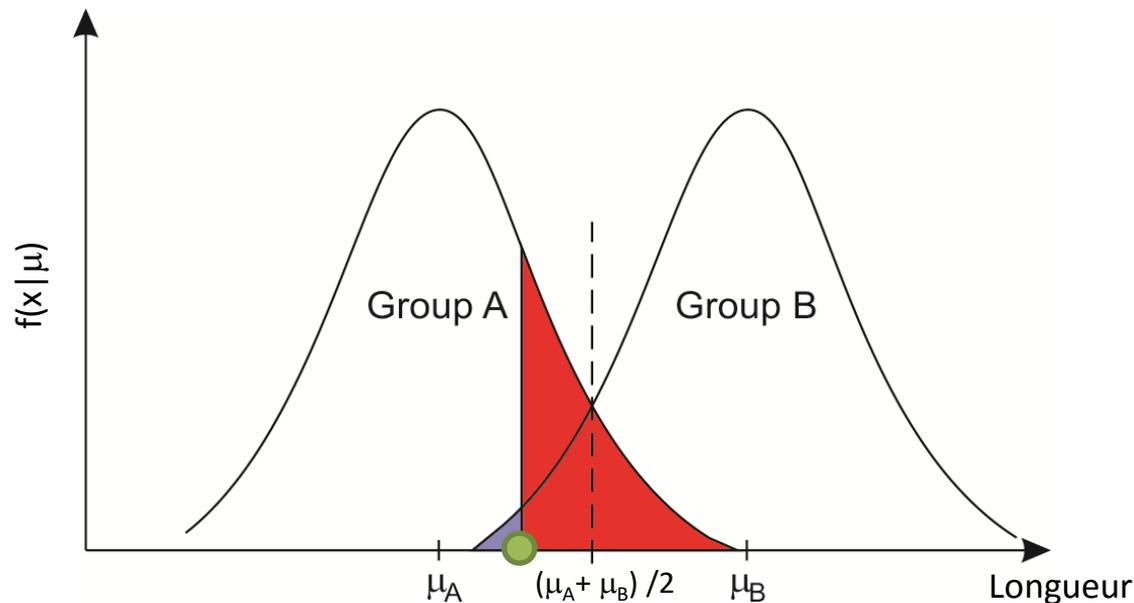
Individu appartient a groupe A:

- 1) si la longueur x est plus près de μ_A que de μ_B
- 2) si $x < (\mu_A + \mu_B) / 2$
- 3) ou $f(x | \mu_A) > f(x | \mu_B)$

Analyse à une variable, deux groupes

Exemple

- on a juste une variable = longueur et on veut **connaitre l'appartenance d'un individu**
- deux groupes (normalement distribuées), **même variance**, mais différentes moyennes : μ_A, μ_B



Individu appartient a groupe A:

- 1) si la longueur x est plus près de μ_A que de μ_B
- 2) si $x < (\mu_A + \mu_B) / 2$
- 3) ou $f(x|\mu_A) > f(x|\mu_B)$

Analyse à plusieurs variables (LDA)

- Dans la pratique on ne travaille presque jamais avec une seule variable. Il faut rechercher une ou plusieurs fonctions discriminantes

$$D_i = b_0 + \sum_{k=1}^p b_k X_k$$

- ...tels que les groupes diffèrent autant que possible sur D

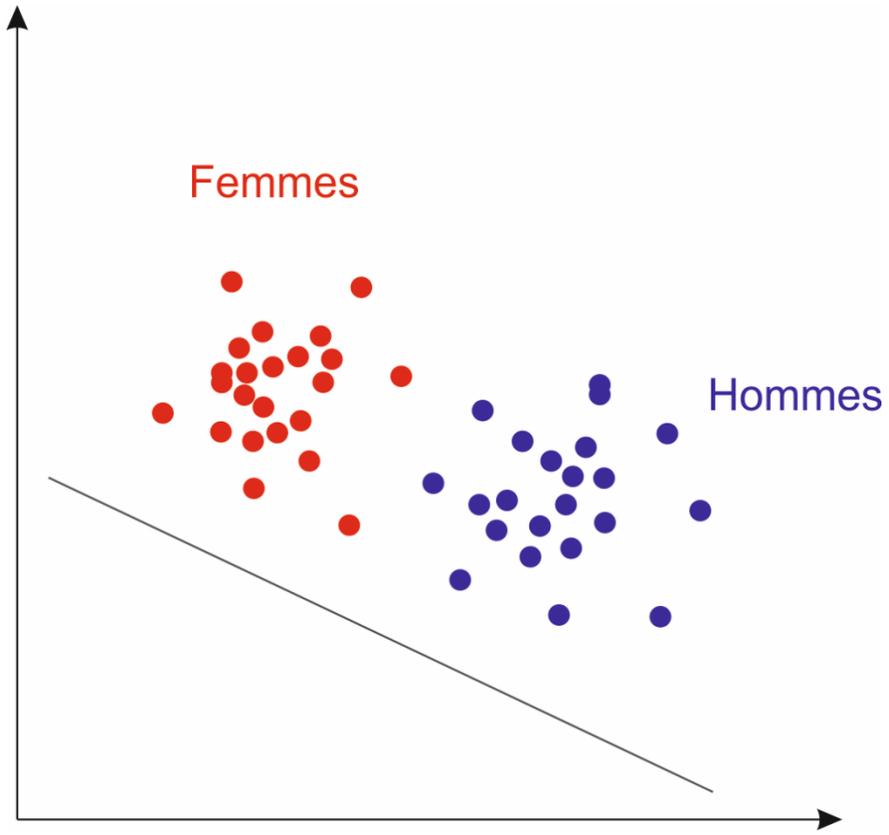
- D_i Fonctions discriminantes linéaire = **combinaisons linéaires** des prédicteurs (X_k)
- X_k Prédicteurs / les variables indépendants
- b_0, b_k Les paramètres inconnues

- Comment obtenir les valeurs b?
 - variation totale **T** décomposée
 - en variation entre les groupes **B** (B = between)
 - variation à l'intérieur des groupes **W** (W = within)
 - Les valeurs b sont calculées de sorte que le rapport variation entre les groupes / variation à l'intérieur des groupes est maximum!!

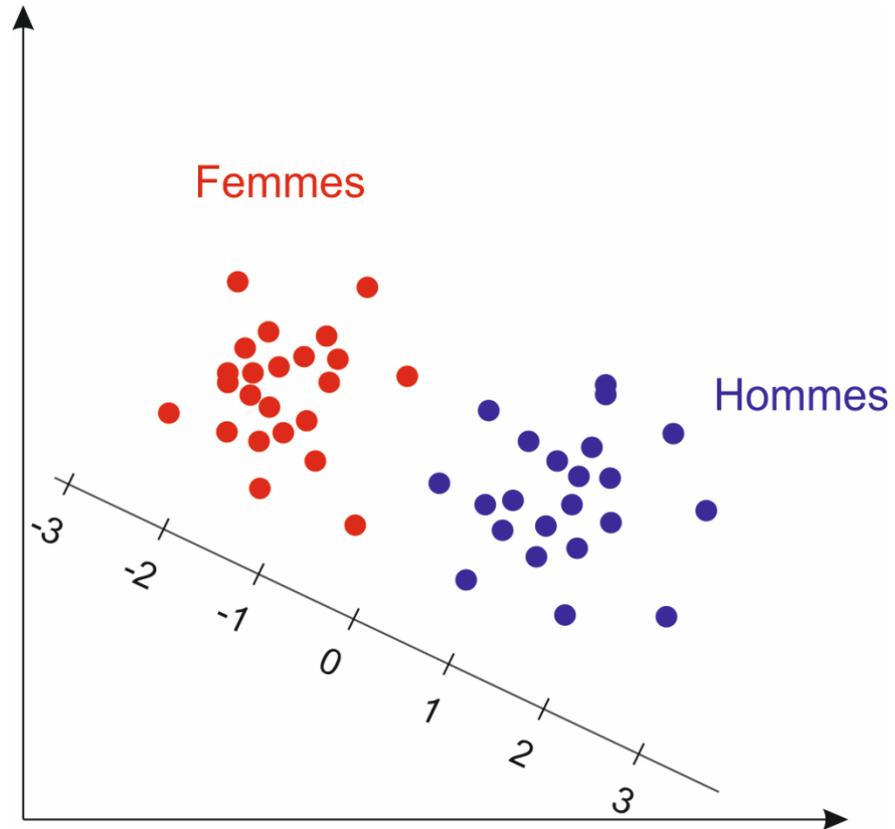
$$D_i = b_0 + \sum_{k=1}^p b_k X_k$$

- **Une fois calculé, on obtiens**
 - **Fonctions discriminantes linéaire (D_i) = les axes discriminants**
 - La première fonction discriminante D1 distingue le premier groupe des groupes 2,3,..N.
 - La deuxième fonction D2 distingue le second groupe des groupes 3, 4...,N.
 - etc.
 - On peut transformer les valeurs originales en **scores discriminants** qui représentent la position de chaque individu sur les axes discriminants.

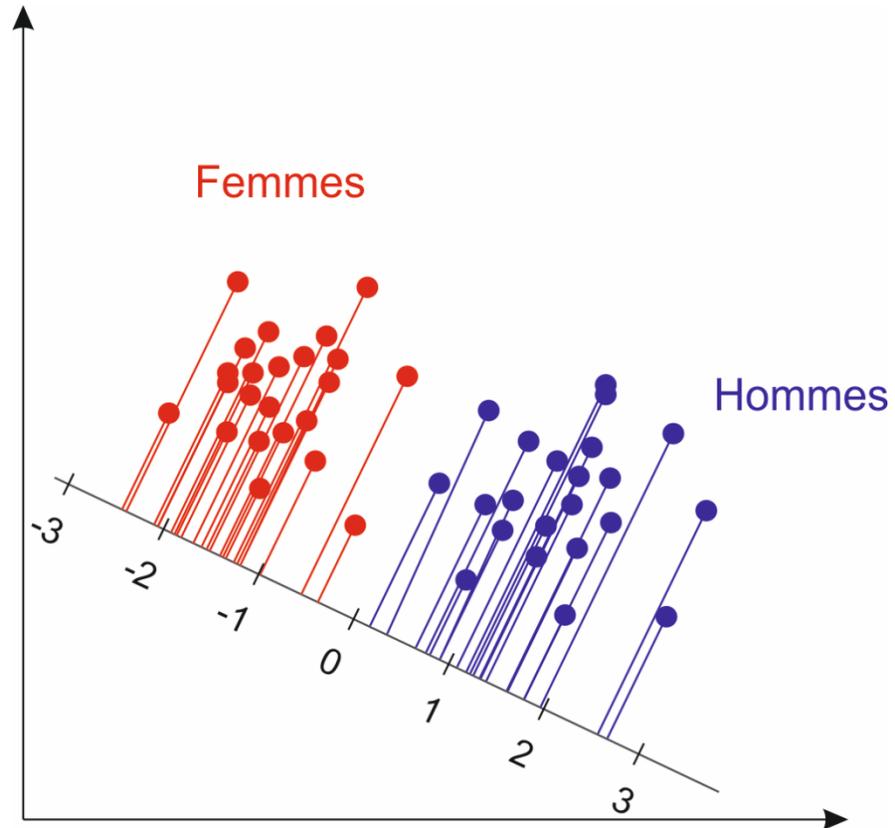
- Les scores discriminants



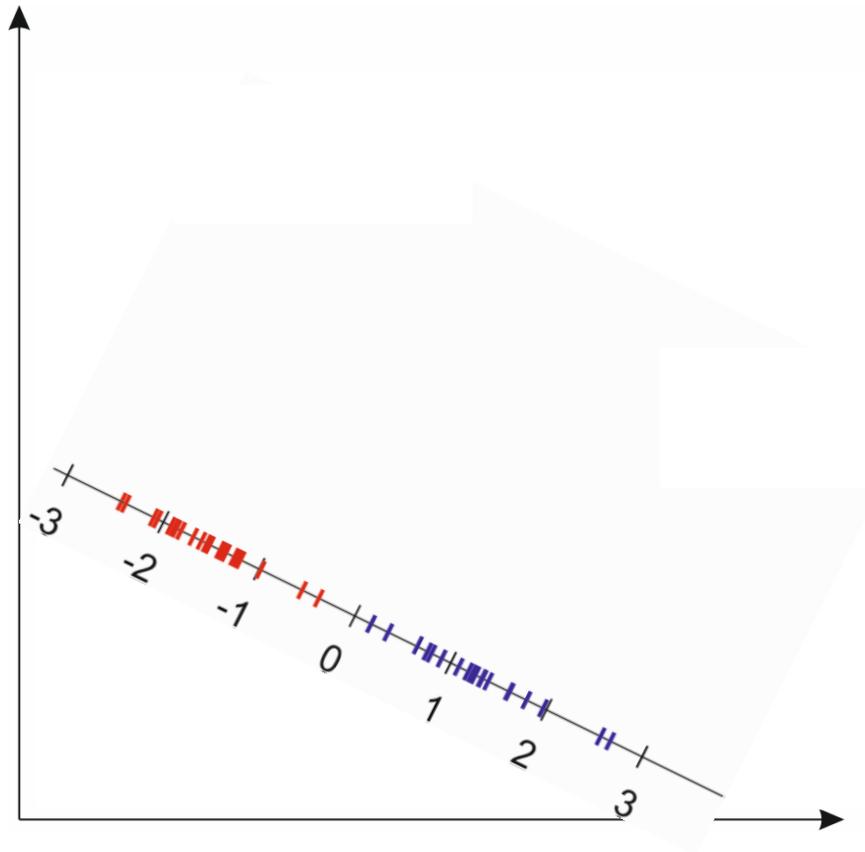
- Les scores discriminants



- Les scores discriminants

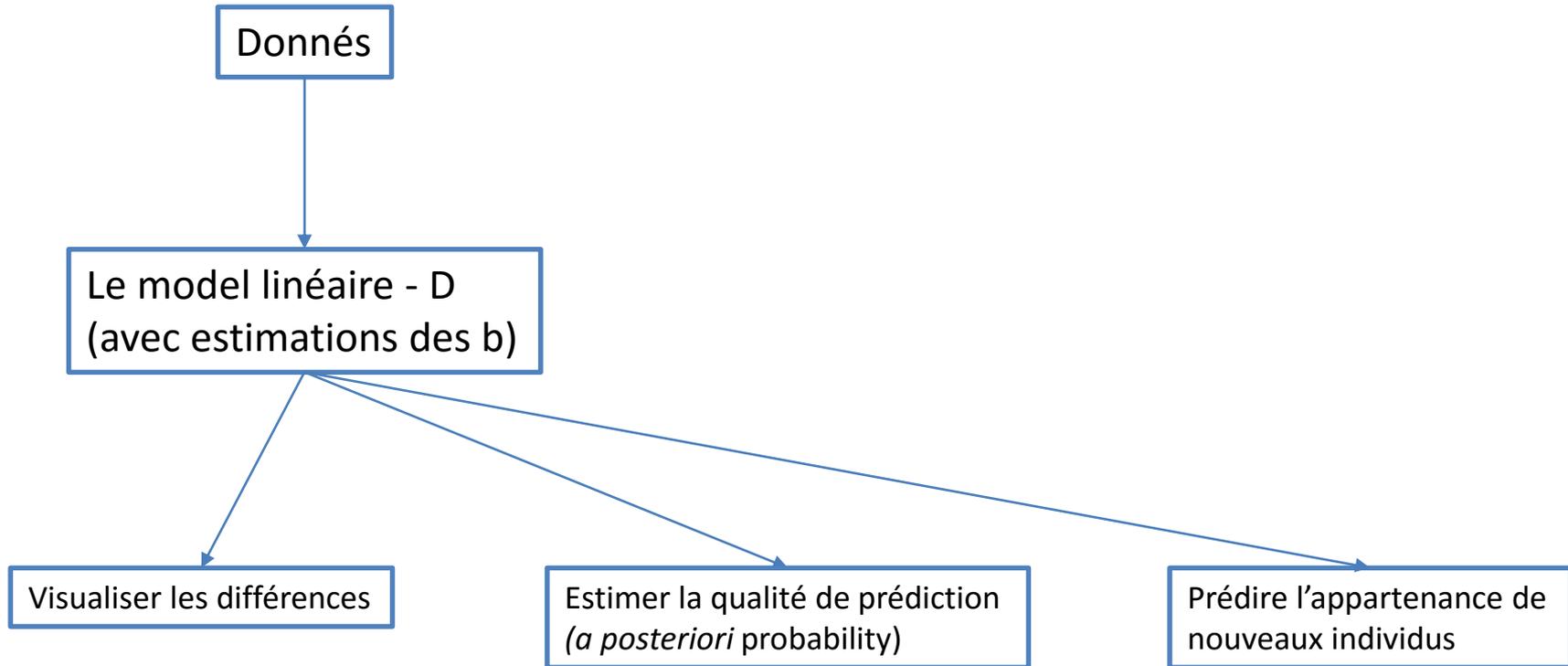


- Les scores discriminants

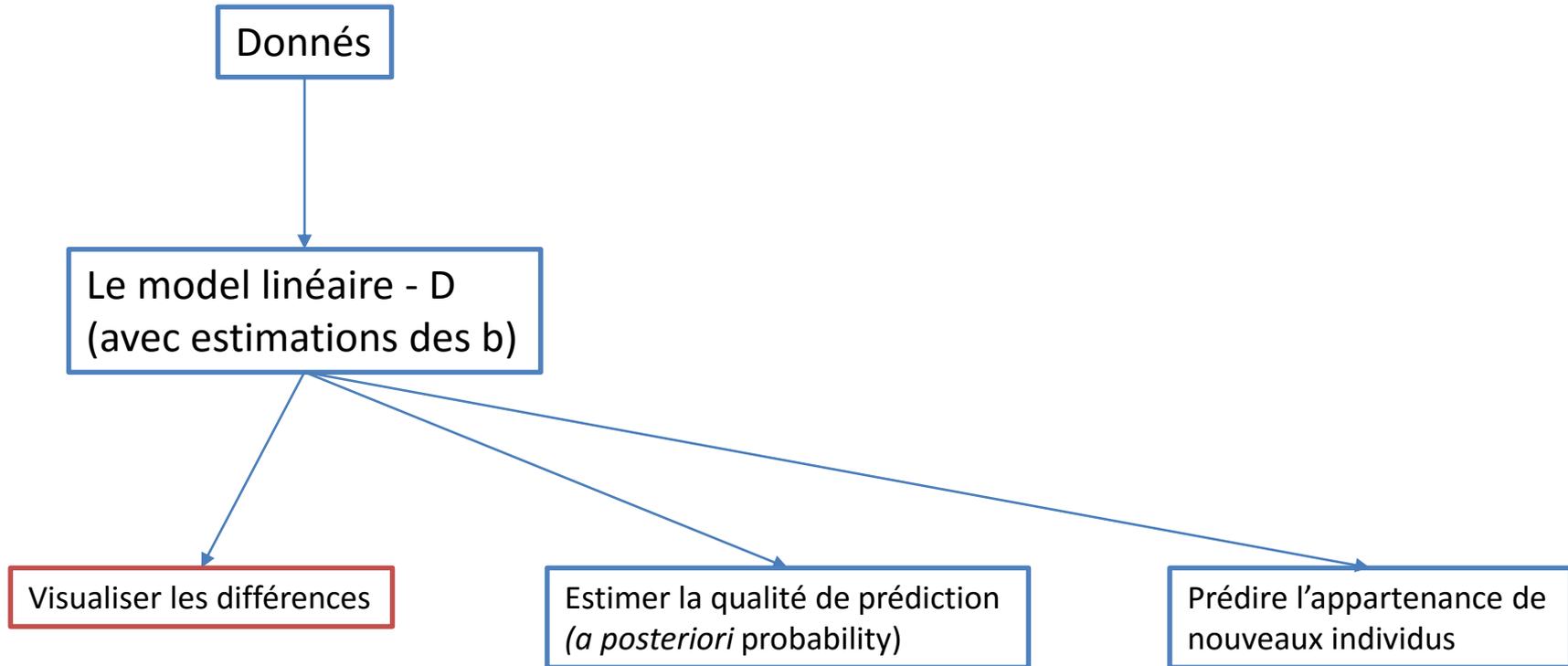


- **Que-est ce qu'on peut faire avec LDA?**

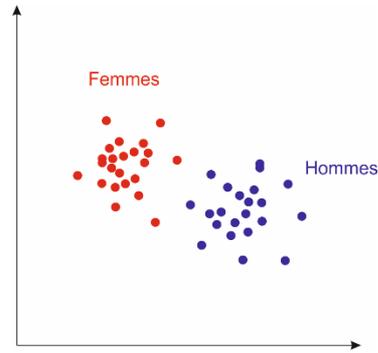
- Que-est ce qu'on peut faire avec LDA?



- Que-est ce qu'on peut faire avec LDA?

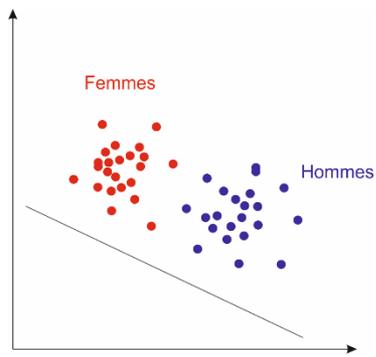
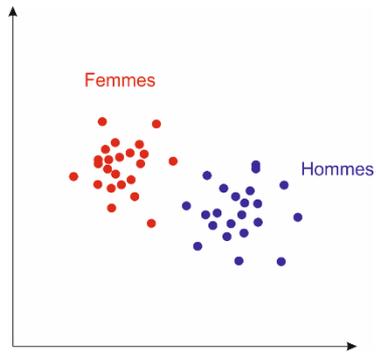


Donnés

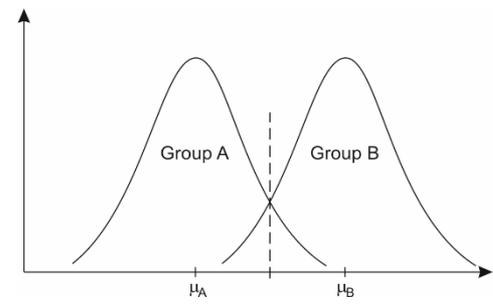


Donnés

Le model linéaire - D
(avec estimations des b)



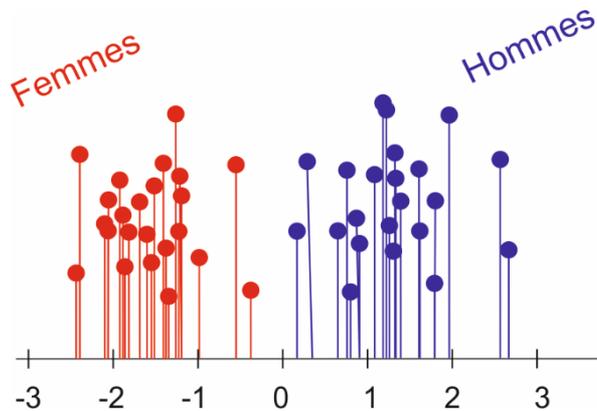
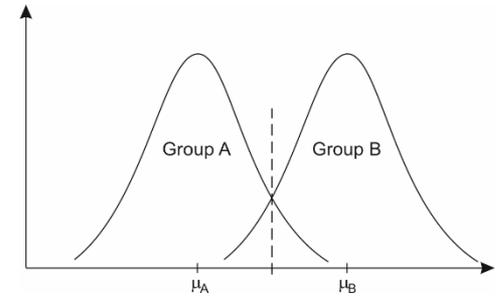
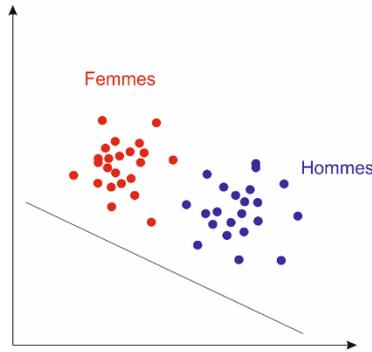
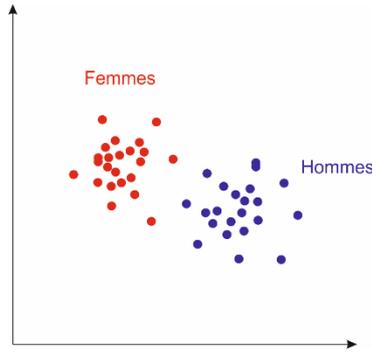
$$D_i = b_0 + \sum_{k=1}^p b_k X_k$$



Donnés

Le model linéaire - D
(avec estimations des b)

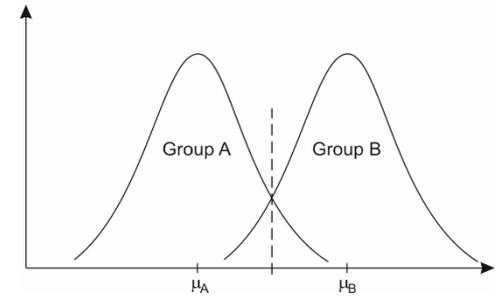
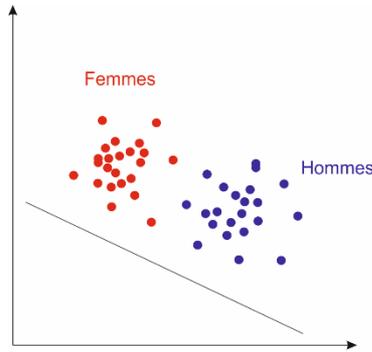
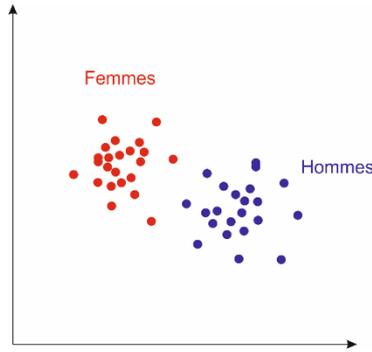
Visualiser les différences des groups



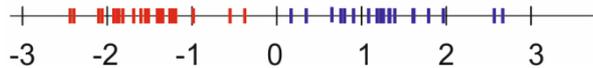
Donnés

Le model linéaire - D
(avec estimations des b)

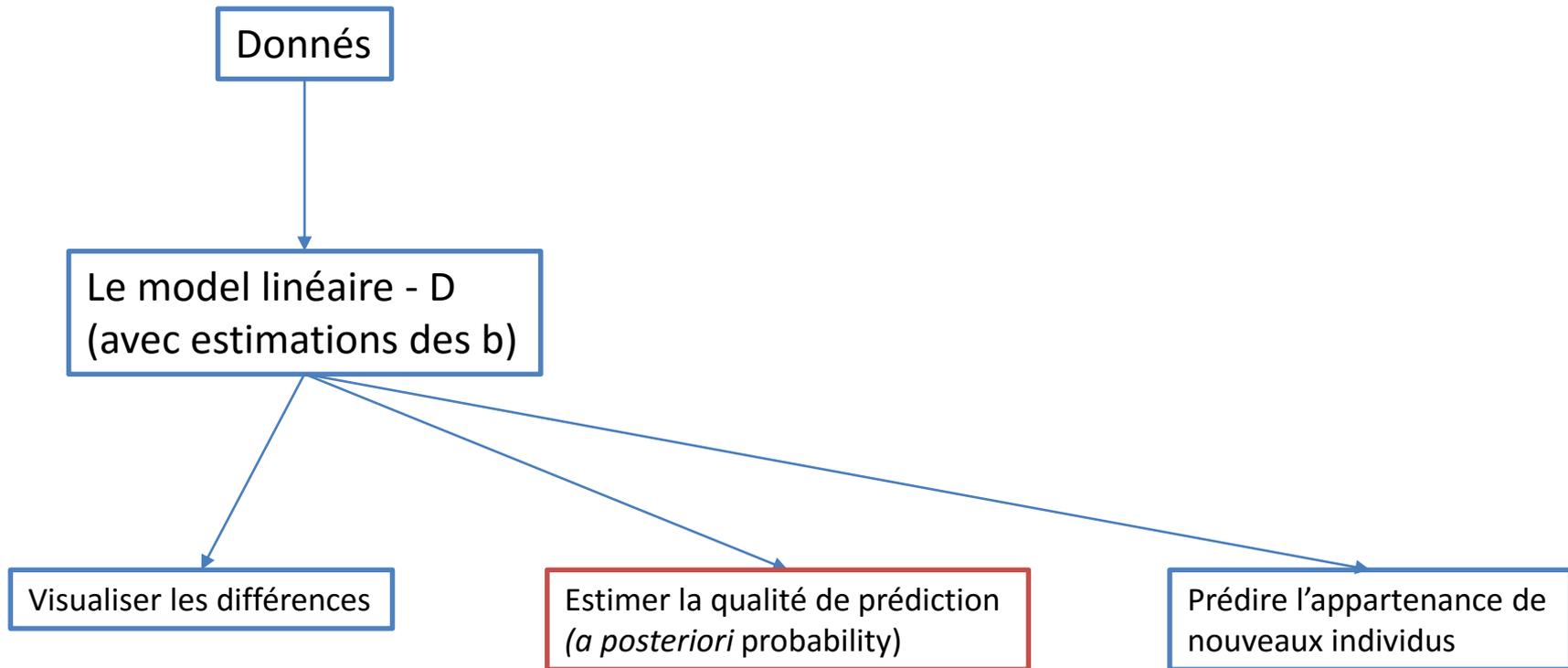
Visualiser les différences des groupes

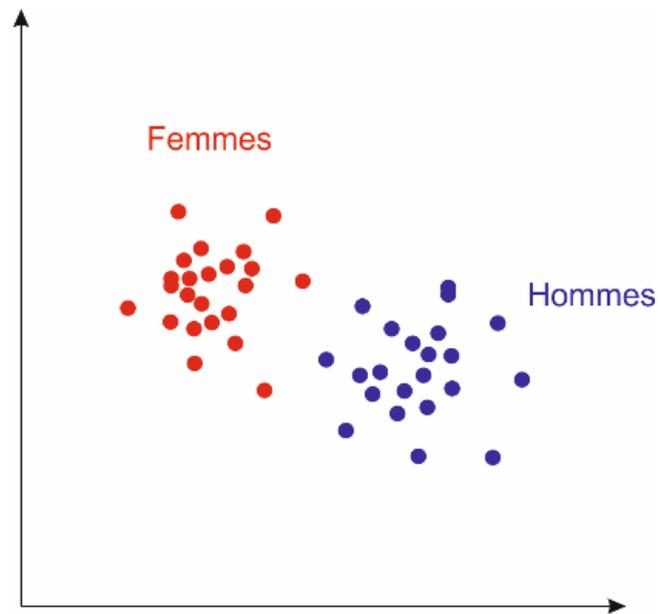
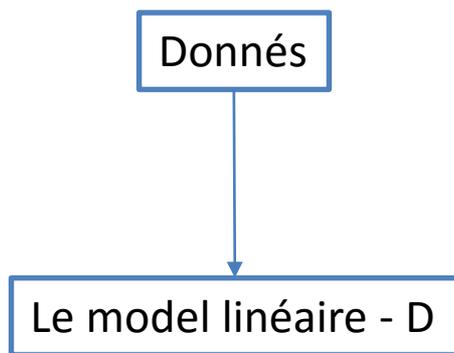


Femmes Hommes



- Que-est ce qu'on peut faire avec LDA?





Estimer la qualité de prédiction
(*a posteriori* probability)

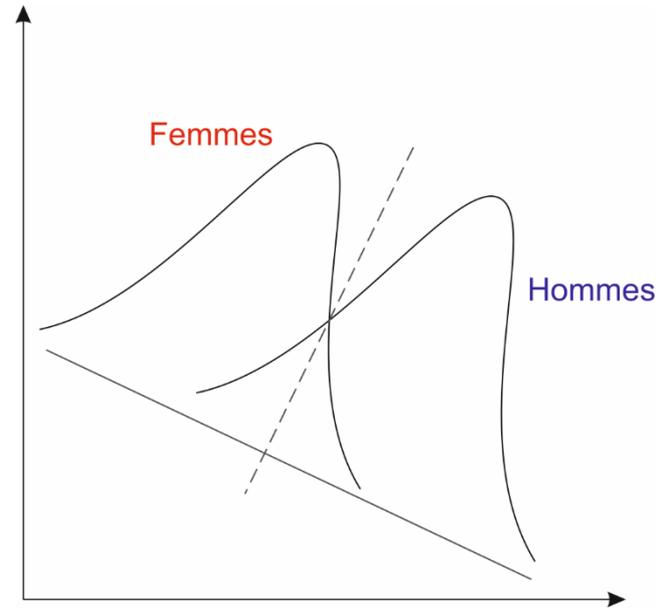
- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les donnés
- Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model
- Comparer les classes originales avec les prédictions

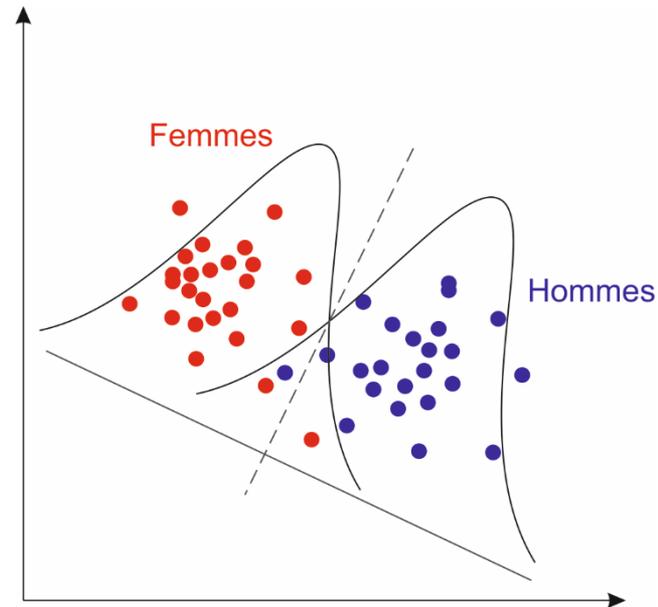
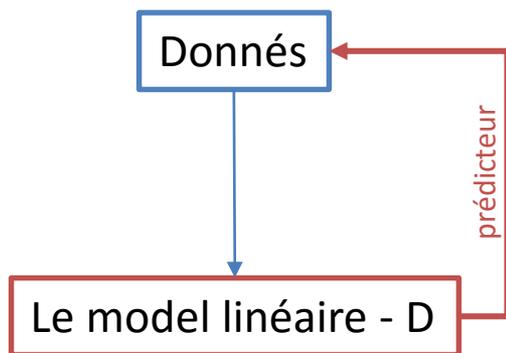
Donnés

Le model linéaire - D

Estimer la qualité de prédiction
(*a posteriori* probability)

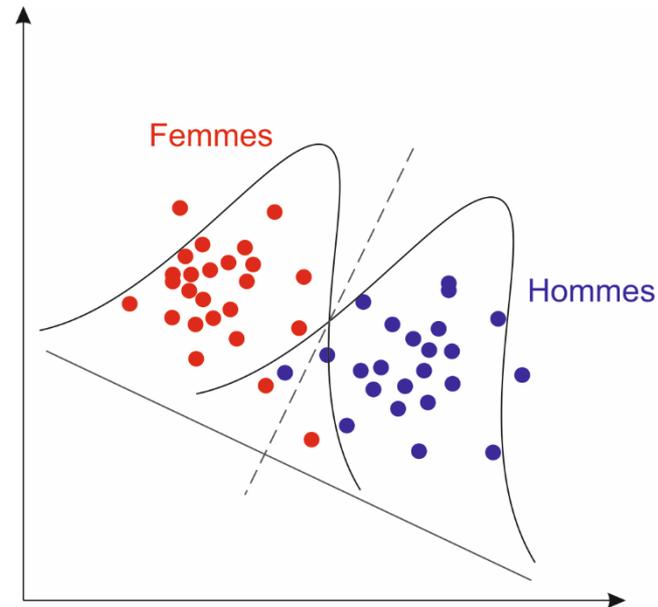
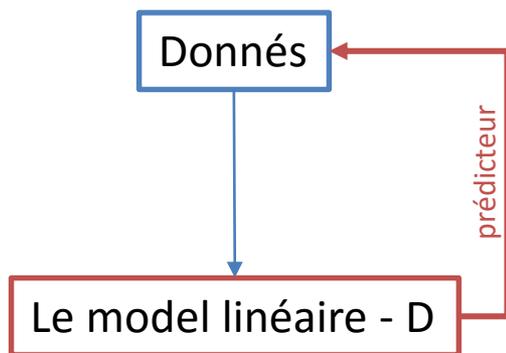
- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les donnés
- Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model
- Comparer les classes originales avec les prédictions





Estimer la qualité de prédiction
(*a posteriori* probability)

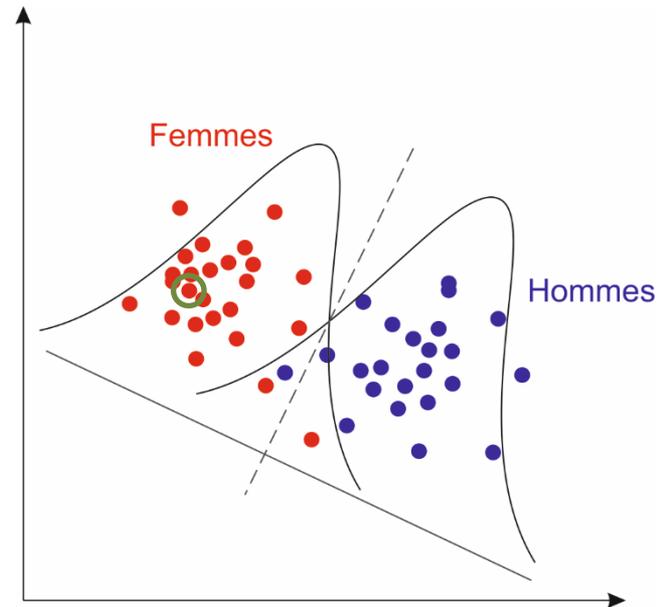
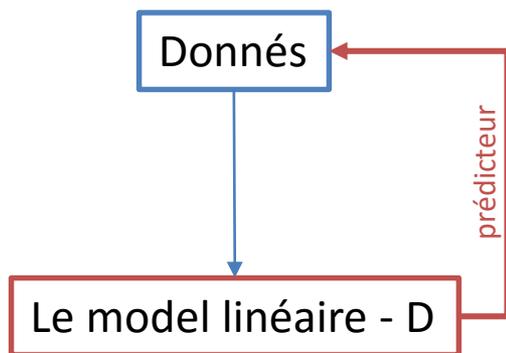
- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les donnés
- Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model
- Comparer les classes originales avec les prédictions



Estimer la qualité de prédiction (*a posteriori* probability)

- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les données
- Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model
- Comparer les classes originales avec les prédictions

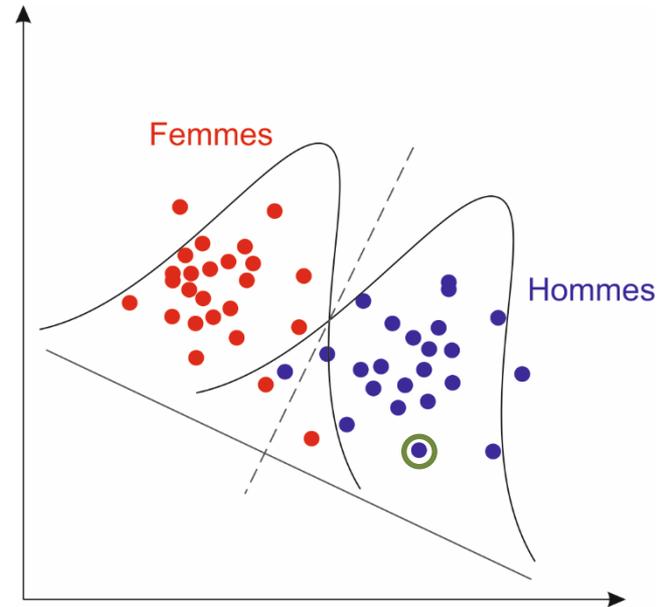
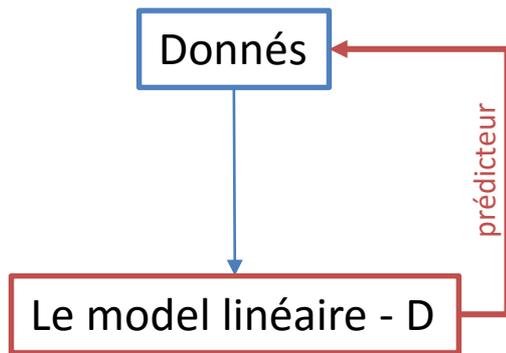
	Original	Prédiction de model		
		Femme	Homme	Predicted
Ind1	Femme			
Ind2	Homme			
Ind3	Homme			
...				



Estimer la qualité de prédiction (*a posteriori* probability)

- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les données
- Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model
- Comparer les classes originales avec les prédictions

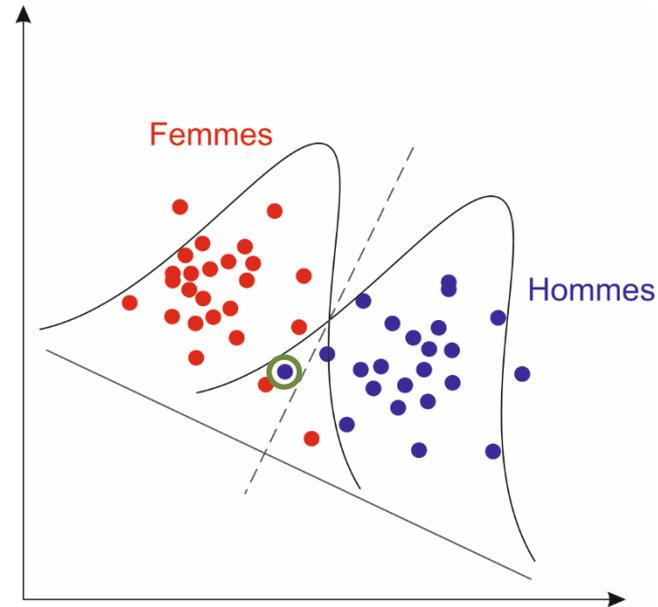
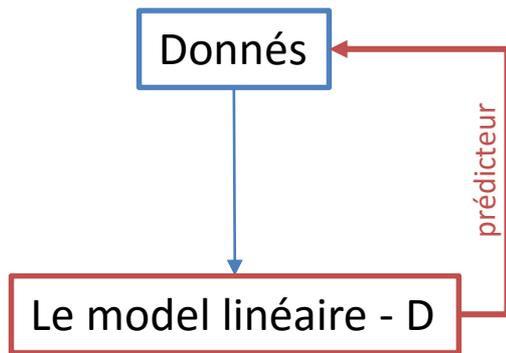
	Original	Prédiction de model		
		Femme	Homme	Predicted
Ind1	Femme	100	0	Femme
Ind2	Homme			
Ind3	Homme			
...				



Estimer la qualité de prédiction (*a posteriori* probability)

- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les données
- Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model
- Comparer les classes originales avec les prédictions

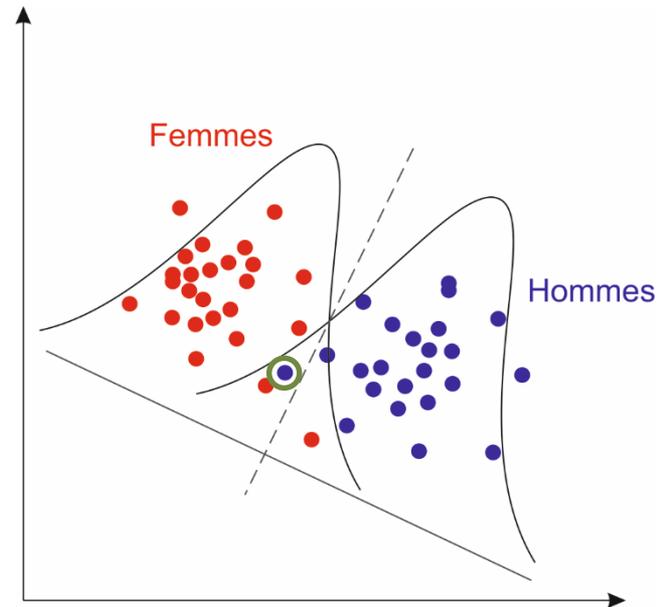
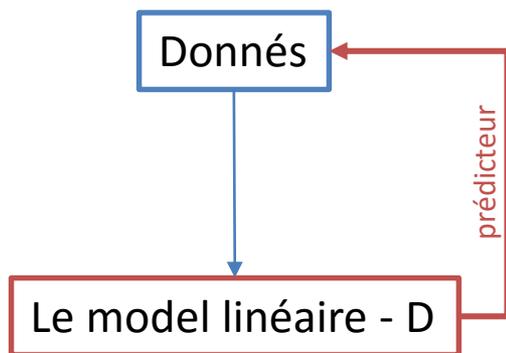
	Original	Prédiction de model		
		Femme	Homme	Predicted
Ind1	Femme	100	0	Femme
Ind2	Homme	0	100	Homme
Ind3	Homme			
...				



Estimer la qualité de prédiction (*a posteriori* probability)

- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les donnés
- Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model
- Comparer les classes originales avec les prédictions

	Original	Prédiction de model		
		Femme	Homme	Predicted
Ind1	Femme	100	0	Femme
Ind2	Homme	0	100	Homme
Ind3	Homme	60	40	Femme
...				

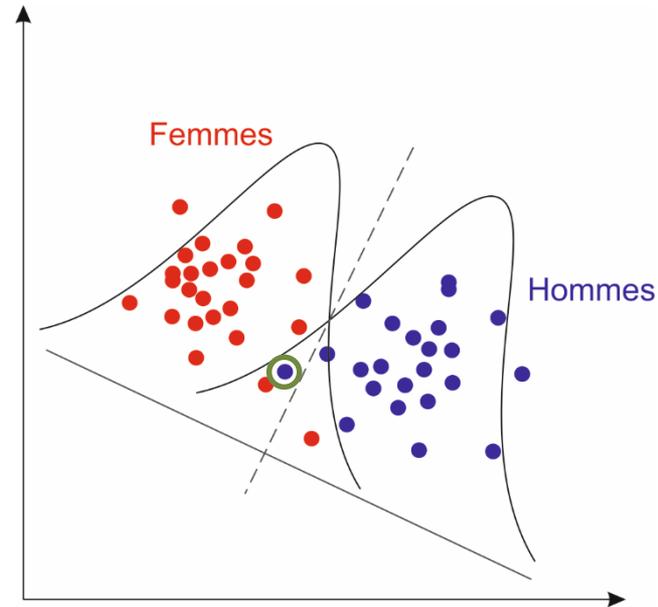
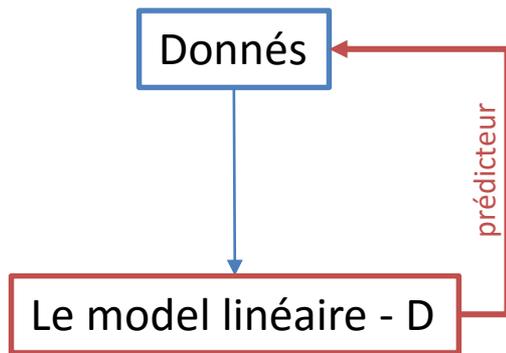


Estimer la qualité de prédiction (*a posteriori* probability)

- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les données
- Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model
- Comparer les classes originales avec les prédictions

	Original	Prédiction de model		
		Femme	Homme	Predicted
Ind1	Femme	100	0	Femme
Ind2	Homme	0	100	Homme
Ind3	Homme	60	40	Femme
...				

		Prédiction de model	
		Femmes	Hommes
Original	Femme	49	1
	Homme	3	47



Estimer la qualité de prédiction (*a posteriori* probability)

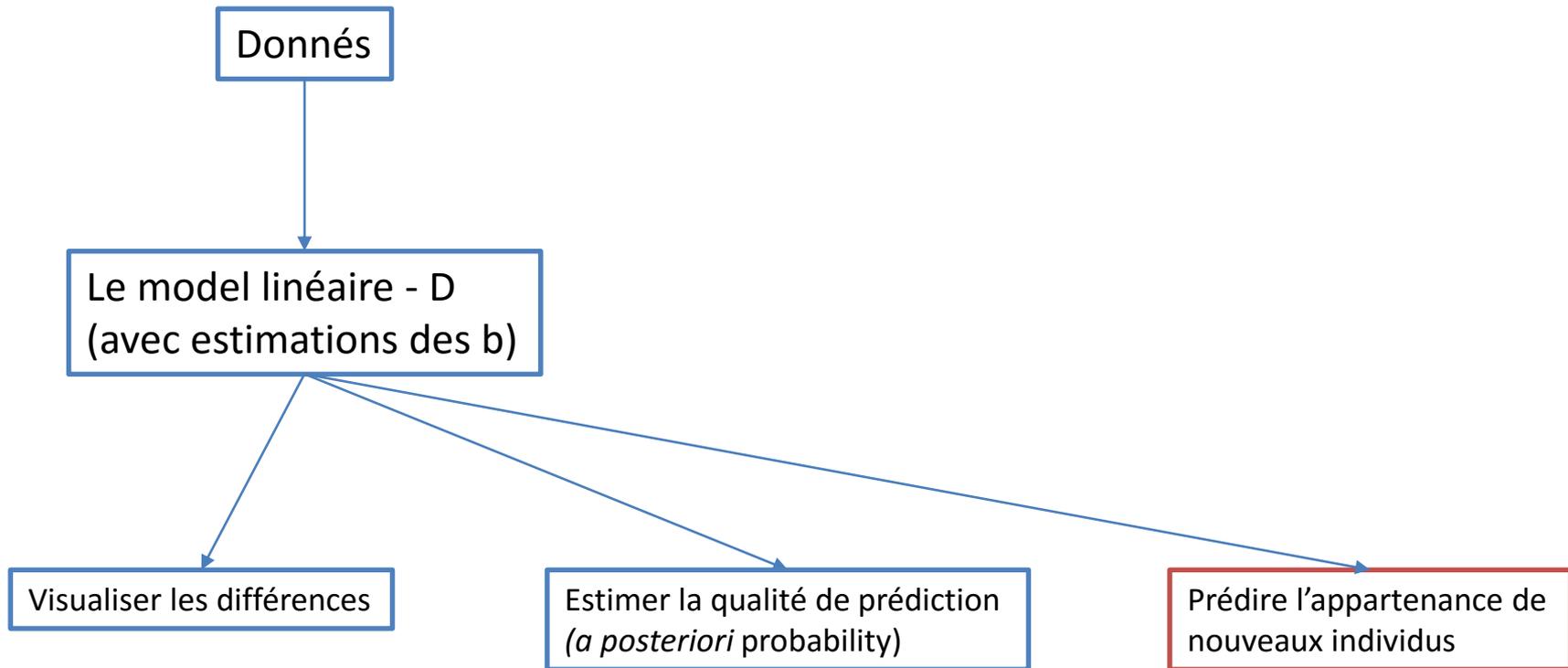
- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les données
- Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model
- Comparer les classes originales avec les prédictions

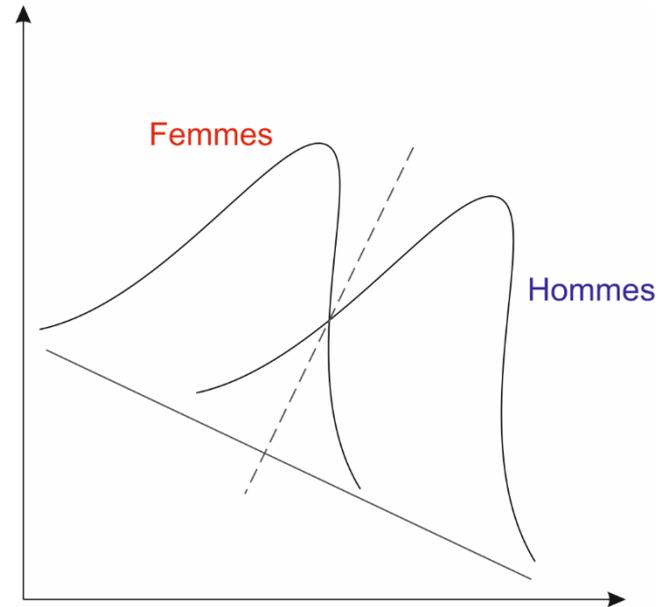
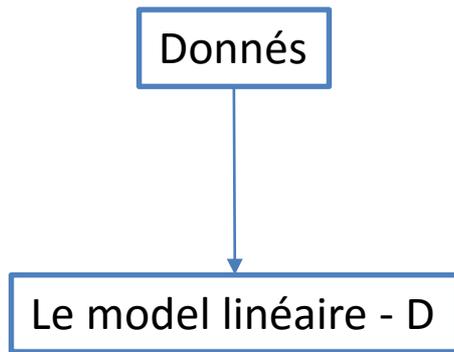
	Original	Prédiction de model		
		Femme	Homme	Predicted
Ind1	Femme	100	0	Femme
Ind2	Homme	0	100	Homme
Ind3	Homme	60	40	Femme
...				

		Prédiction de model	
		Femmes	Hommes
Original	Femme	49	1
	Homme	3	47

96% bien classés...

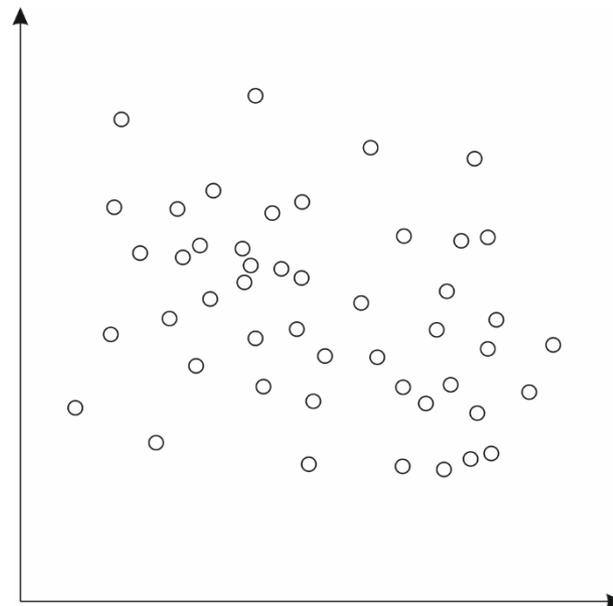
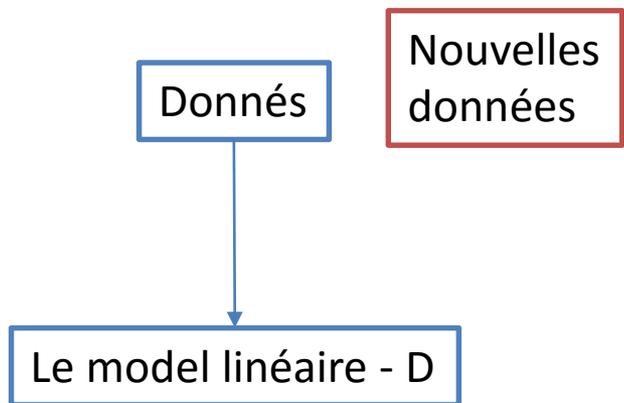
- Que-est ce qu'on peut faire avec LDA?





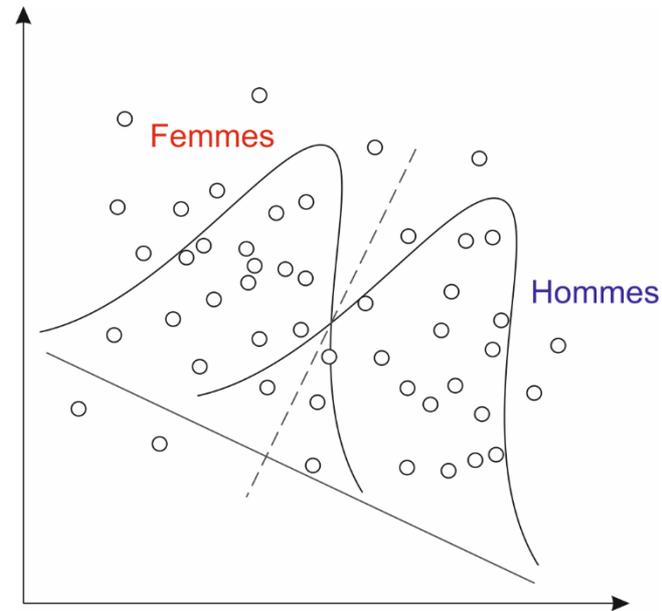
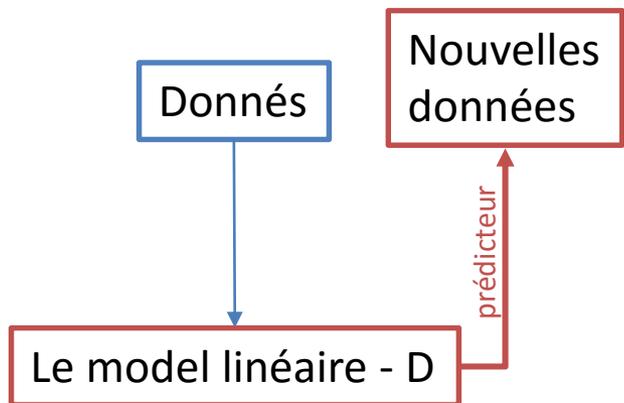
Prédire l'appartenance
des nouveaux individus

- Injecter de nouveaux individus pour lesquels on ne connaît pas l'appartenance
- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les nouveau individus
- Regarder dans quels groupes les individus seront classées par le model



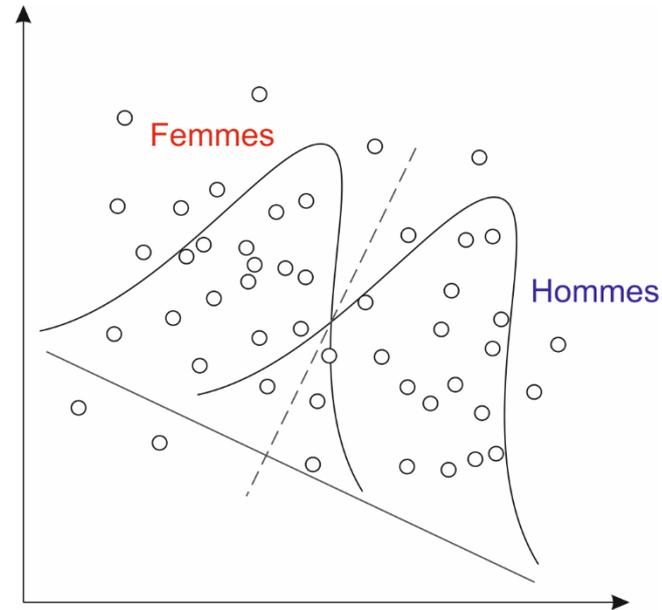
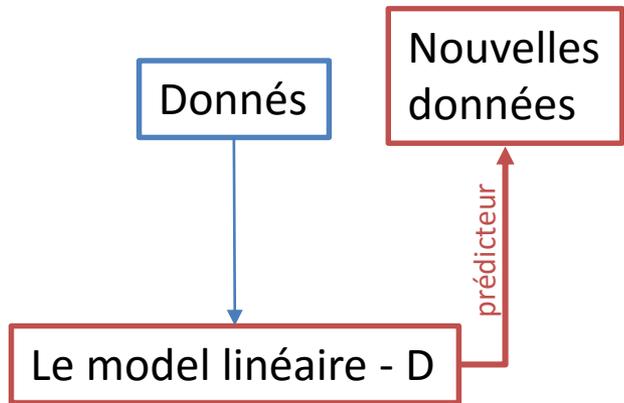
Prédire l'appartenance des nouveaux individus

- **Injecter de nouveaux individus pour lesquels on ne connaît pas l'appartenance**
- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les nouveau individus
- Regarder dans quels groupes les individus seront classées par le model



Prédire l'appartenance des nouveaux individus

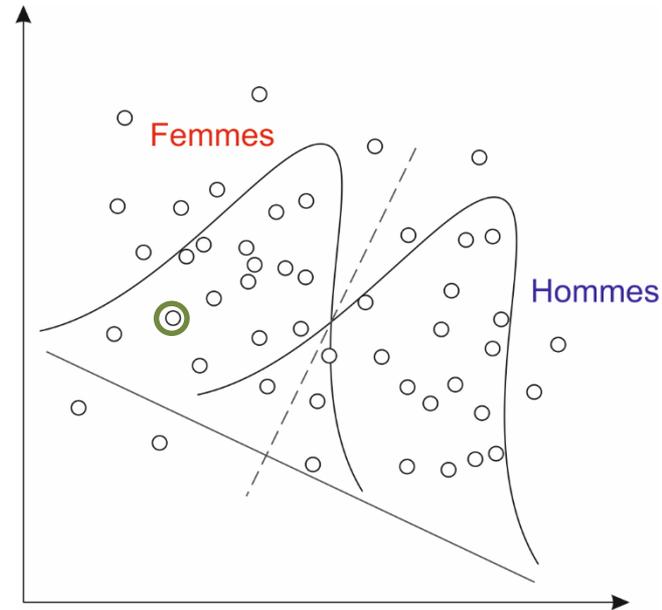
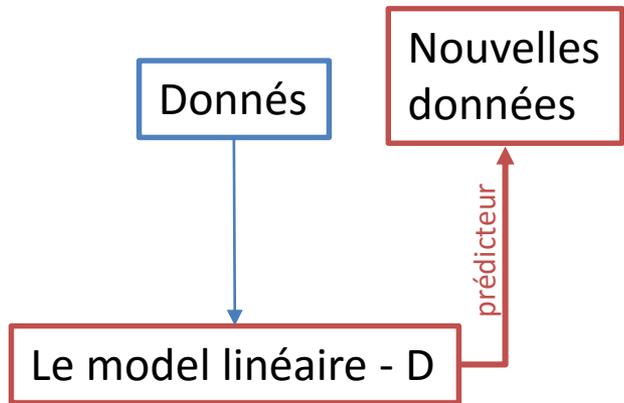
- Injecter de nouveaux individus pour lesquels on ne connaît pas l'appartenance
- **Appliquer le model (comme prédicteur) sur les nouveau individus**
- Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model



Prédire l'appartenance des nouveaux individus

- Injecter de nouveaux individus pour lesquels on ne connaît pas l'appartenance
- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les nouveau individus
- **Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model**

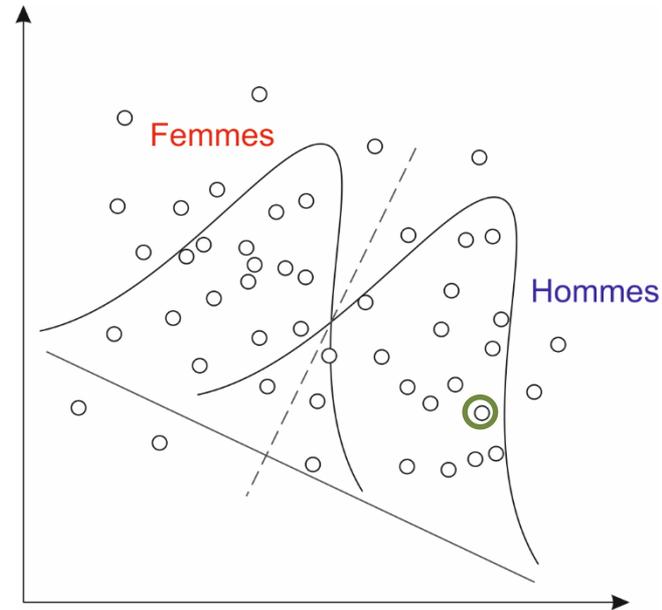
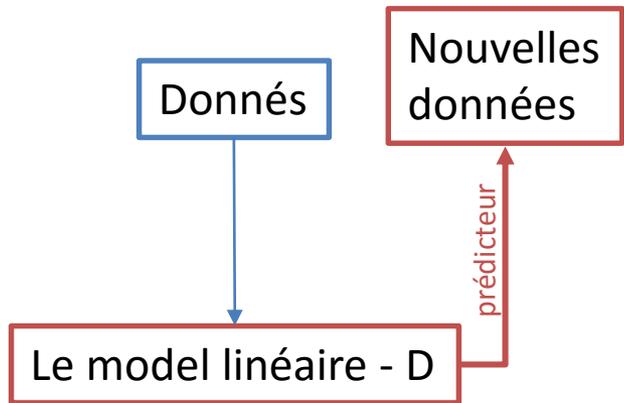
	Original	Predicted		
		Femme	Homme	Predicted
Ind1	-			
Ind2	-			
Ind3	-			
...				



Prédire l'appartenance des nouveaux individus

- Injecter de nouveaux individus pour lesquels on ne connaît pas l'appartenance
- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les nouveau individus
- **Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model**

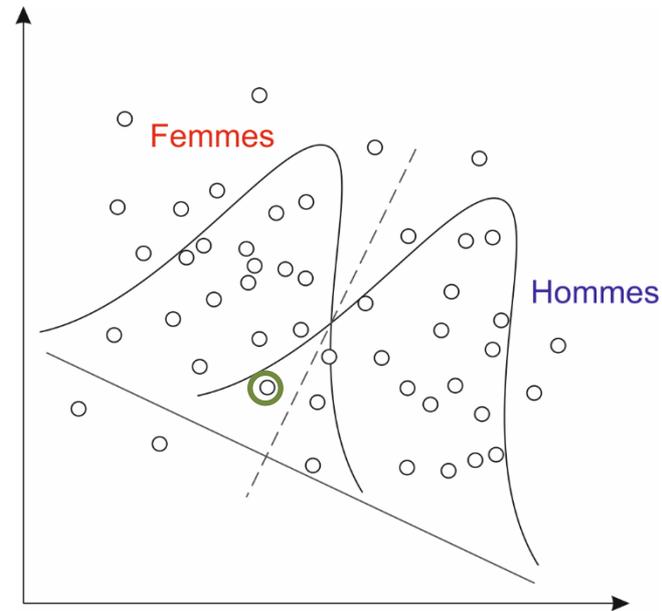
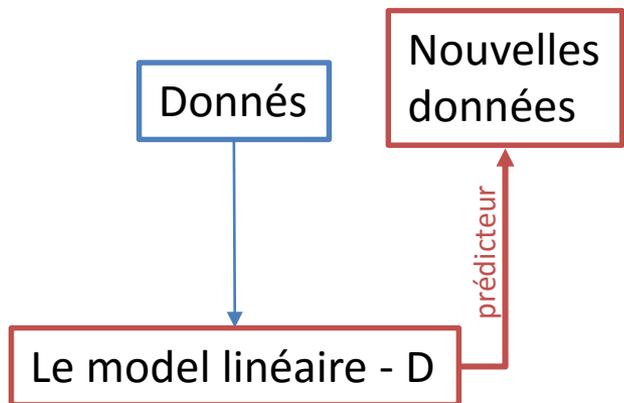
	Original	Predicted		
		Femme	Homme	Predicted
Ind1	-	100	0	Femme
Ind2	-			
Ind3	-			
...				



Prédire l'appartenance des nouveaux individus

- Injecter de nouveaux individus pour lesquels on ne connaît pas l'appartenance
- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les nouveau individus
- **Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model**

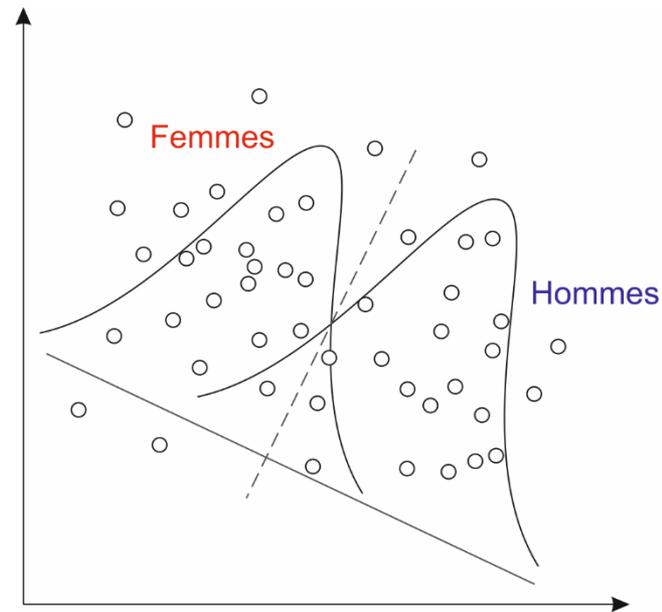
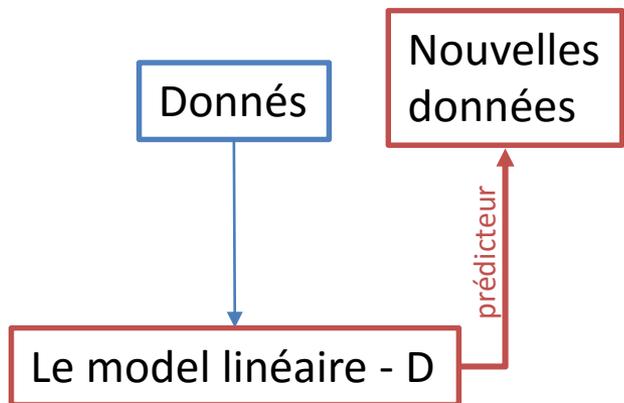
	Original	Predicted		
		Femme	Homme	Predicted
Ind1	-	100	0	Femme
Ind2	-	0	100	Homme
Ind3	-			
...				



Prédire l'appartenance des nouveaux individus

- Injecter de nouveaux individus pour lesquels on ne connaît pas l'appartenance
- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les nouveau individus
- **Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model**

	Original	Predicted		
		Femme	Homme	Predicted
Ind1	-	100	0	Femme
Ind2	-	0	100	Homme
Ind3	-	60	40	Femme
...				



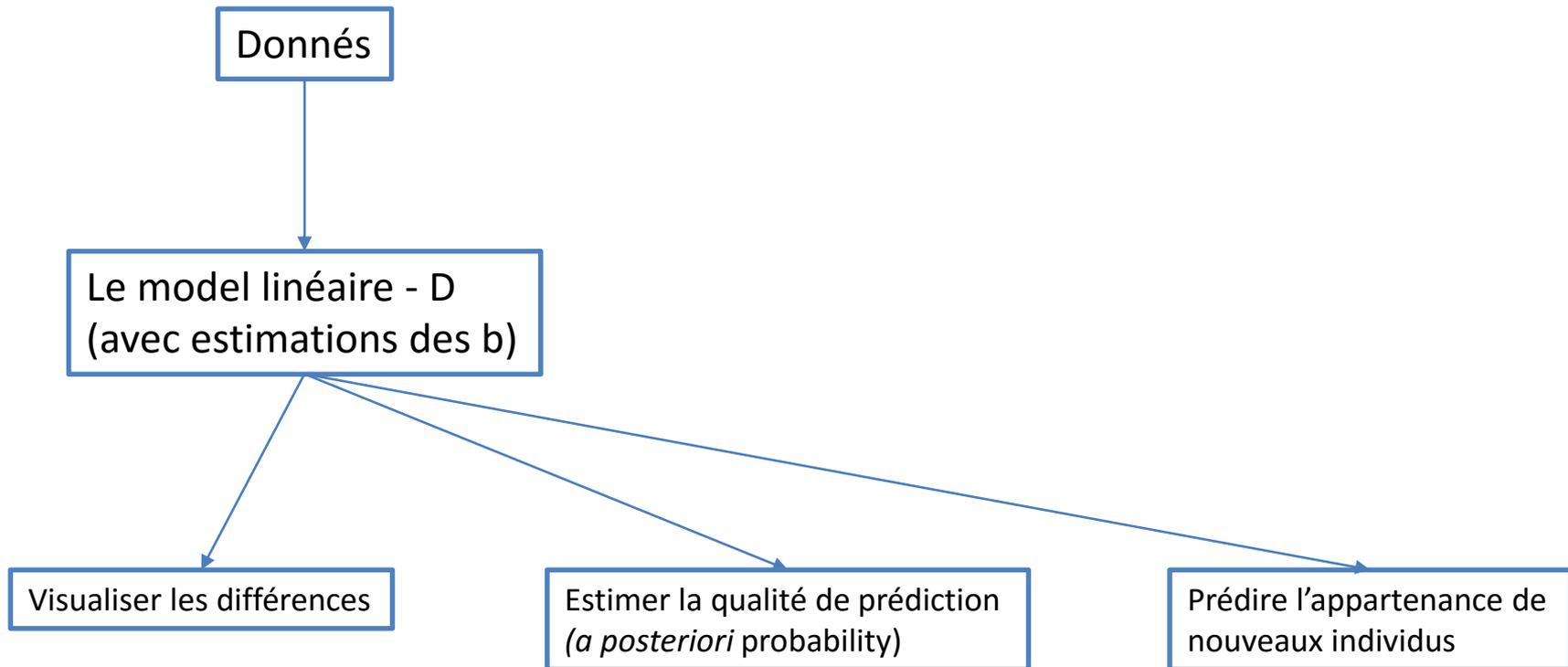
Prédire l'appartenance des nouveaux individus

- Injecter de nouveaux individus pour lesquels on ne connaît pas l'appartenance
- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les nouveau individus
- **Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model**

	Original	Predicted		
		Femme	Homme	Predicted
Ind1	-	100	0	Femme
Ind2	-	0	100	Homme
Ind3	-	60	40	Femme
...				

R

DA sur IRIS



On veut discriminer les trois espèces d'iris....

Donnés



Le model linéaire - D

Visualiser les différences

```
# charger les données  
data(iris)  
iris
```

On veut discriminer les trois espèces
d'iris....

	Sepal.Length	Sepal.Width	Petal.Length	Petal.Width	Species
1	5.1	3.5	1.4	0.2	setosa
2	4.9	3.0	1.4	0.2	setosa
3	4.7	3.2	1.3	0.2	setosa
4	4.6	3.1	1.5	0.2	setosa
5	5.0	3.6	1.4	0.2	setosa
6	5.4	3.9	1.7	0.4	setosa
7	4.6	3.4	1.4	0.3	setosa
8	5.0	3.4	1.5	0.2	setosa

On veut discriminer les espèces d'après les mesures

- Variable dépendante?
- Variables indépendantes?
- Nombre de fonctions discriminantes?

Donnés

Le model linéaire - D

Visualiser les différences

```
# charger les données
```

```
data(iris)
```

```
iris
```

```
# calculer le model linéaire
```

```
library(MASS)
```

```
iris.lda <- lda(data=iris, Species ~ Sepal.Length + Sepal.Width + Petal.Length  
+ Petal.Width)
```

```
iris.lda
```

```
Call:
```

```
lda(Species ~ Sepal.Length + Sepal.Width + Petal.Length + Petal.Width,  
data = iris)
```

```
Prior probabilities of groups:
```

```
setosa versicolor virginica  
0.3333333 0.3333333 0.3333333
```

```
Group means:
```

```
          Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width  
setosa          5.006         3.428         1.462         0.246  
versicolor      5.936         2.770         4.260         1.326  
virginica        6.588         2.974         5.552         2.026
```

```
Coefficients of linear discriminants:
```

```
          LD1      LD2  
Sepal.Length 0.8293776 0.02410215  
Sepal.Width  1.5344731 2.16452123  
Petal.Length -2.2012117 -0.93192121  
Petal.Width  -2.8104603 2.83918785
```

$$D_i = b_0 + \sum_{k=1}^p b_k X_k$$

```
Proportion of trace:
```

```
LD1  LD2  
0.9912 0.0088
```

Forte discrimination sur LD1

Donnés



Le model linéaire - D

```
# charger les données
```

```
data(iris)
```

```
iris
```

```
# calculer le model linéaire
```

```
library(MASS)
```

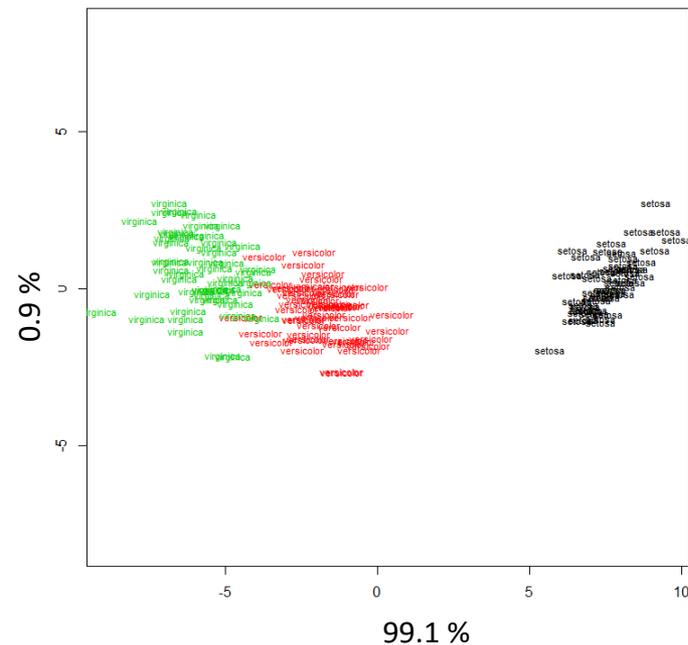
```
iris.Lda <- lda(data=iris, Species ~ Sepal.Length + Sepal.Width + Petal.Length  
+ Petal.Width)
```

```
iris.Lda
```

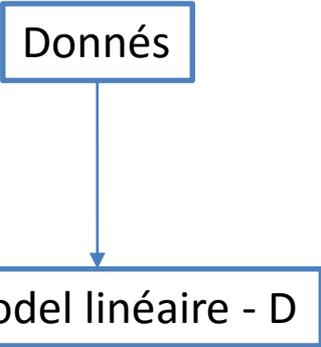
```
# visualiser les résultats
```

```
plot(iris.Lda, col=unclass(iris$Species))
```

Visualiser les différences



Donnés



Le model linéaire - D

Visualiser les différences

```
# charger les données
```

```
data(iris)
```

```
iris
```

```
# calculer le model linéaire
```

```
library(MASS)
```

```
iris.lda <- lda(data=iris, Species ~ Sepal.Length + Sepal.Width + Petal.Length  
+ Petal.Width)
```

```
iris.lda
```

```
# visualiser les résultats
```

```
plot(iris.lda, col=unclass(iris$Species))
```

```
abline(h=0, lty=2); abline(v=0, lty=2)
```

```
# obtenir les scores discriminantes
```

```
LD.scores <- predict(iris.lda)$x
```

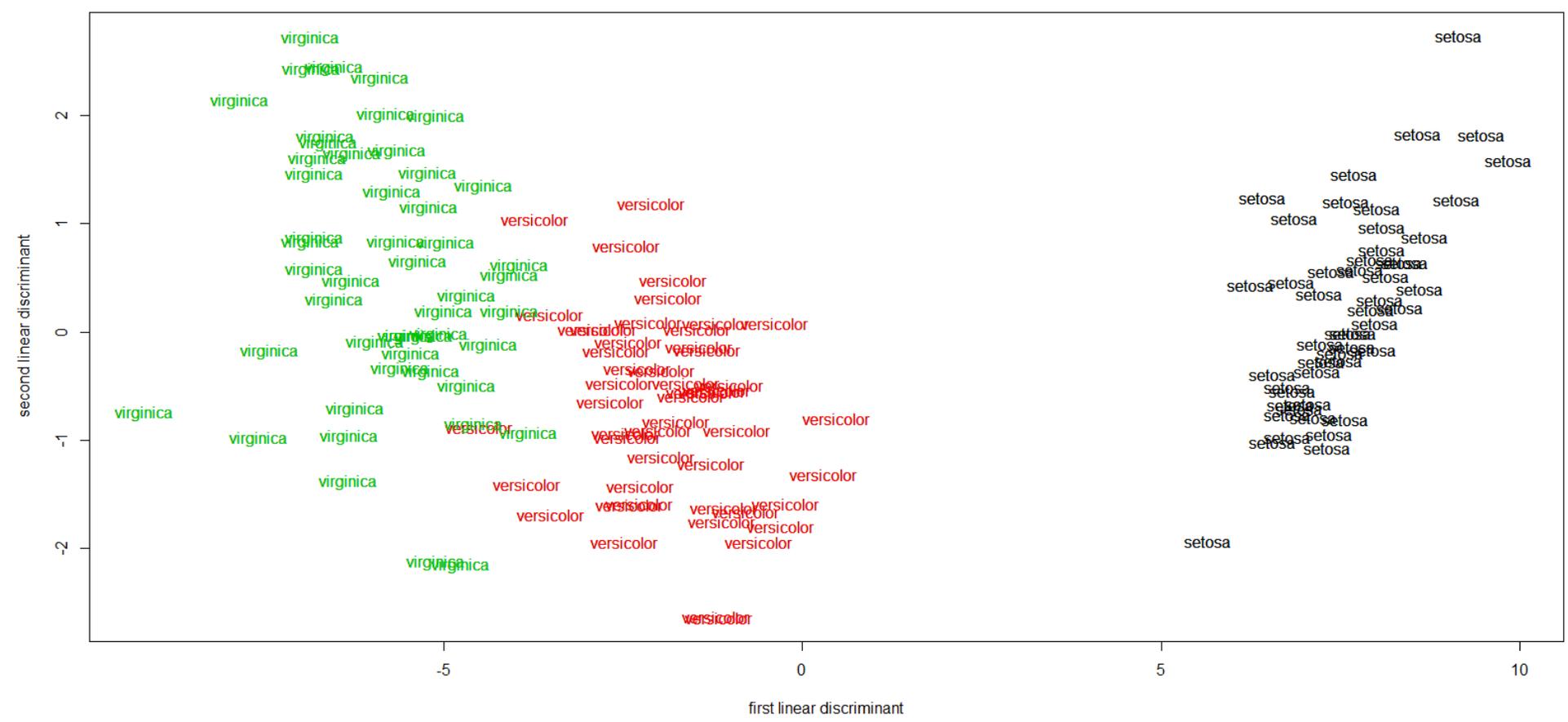
```
# projeter les scores sur le graph
```

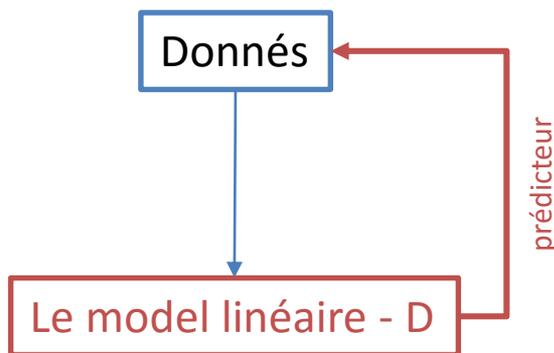
```
plot(LD.scores[,1], LD.scores[,2], xlab="first linear discriminant",  
ylab="second linear discriminant", type="n")
```

```
text(LD.scores[,1], LD.scores[,2], labels=iris$Species,  
col=unclass(iris$Species))
```

```
abline(h=0, lty=2); abline(v=0, lty=2)
```

Traitement des données – Analyse discriminante





```
# utiliser le model (iris.lda) comme prédicteur sur les donnés (iris)
iris.pred <- predict(iris.lda, iris)
```

```
iris.pred$posterior # les posteriori probabilités pour chaque individué
                    # de tomber dans un des trois groupes
```

```
iris.pred$class # le nouveau classement basé sur la plus grande
                # probabilité
```

```
iris.pred$x # les scores de la prédiction
```

```
# la qualité de la prédiction
```

```
cbind(Original=as.vector(iris$Species), Predicted=as.vector(iris.pred$class),
      BienClasse=iris$Species==iris.pred$class)
```

	Original	Predicted	BienClasse
[1,]	setosa	setosa	TRUE
[2,]	setosa	setosa	TRUE
[51,]	versicolor	versicolor	TRUE
[71,]	versicolor	virginica	FALSE
[134,]	virginica	versicolor	FALSE

```
table(Original=iris$Species, Predicted=iris.pred$class)
```

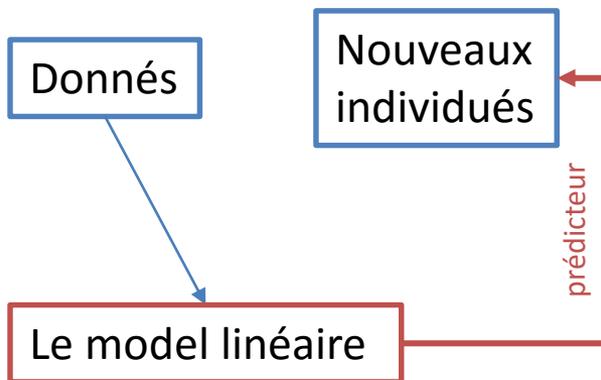
	Predicted		
Original	setosa	versicolor	virginica
setosa	50	0	0
versicolor	0	48	2
virginica	0	1	49

147/150

0.98 => 98 % des individus bien classés...₁₂₆

Estimer la qualité de la prédiction (*a posteriori* probability)

- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les donnés
- Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model
- Comparer les classes originales avec les prédictions



```
# créer les nouveau individus
new.data <- as.data.frame(sample(iris[,1:4]))
new.data[,1] <- sample(new.data[,1])
new.data[,2] <- sample(new.data[,2])
new.data[,3] <- sample(new.data[,3])
new.data[,4] <- sample(new.data[,4])
```

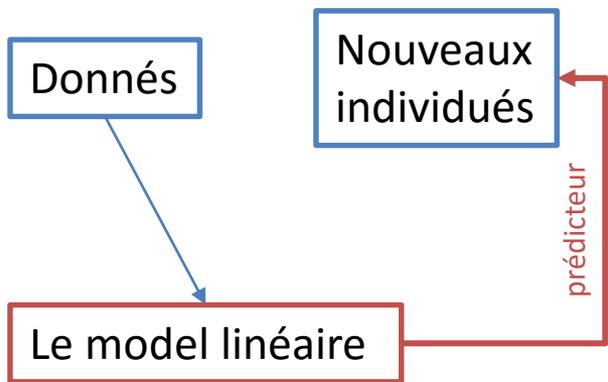
```
# utiliser le model (iris.lda) comme prédicteur sur les nouveau individus
(new data)
new.data.pred <- predict(iris.lda, new.data)
```

```
# projeter les individus originales sur le graph
plot(LD.scores[,1], LD.scores[,2], xlab="first linear discriminant",
     ylab="second linear discriminant", type="n")
abline(h=0, lty=2); abline(v=0, lty=2);
text(LD.scores[,1], LD.scores[,2], labels=iris$Species,
     col=unclass(iris$Species))
```

Prédire l'appartenance de nouveaux individus

- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les nouveau individus
- Regarder dans quels groupes les individus seront classées par le model

Traitement des données – Analyse discriminante

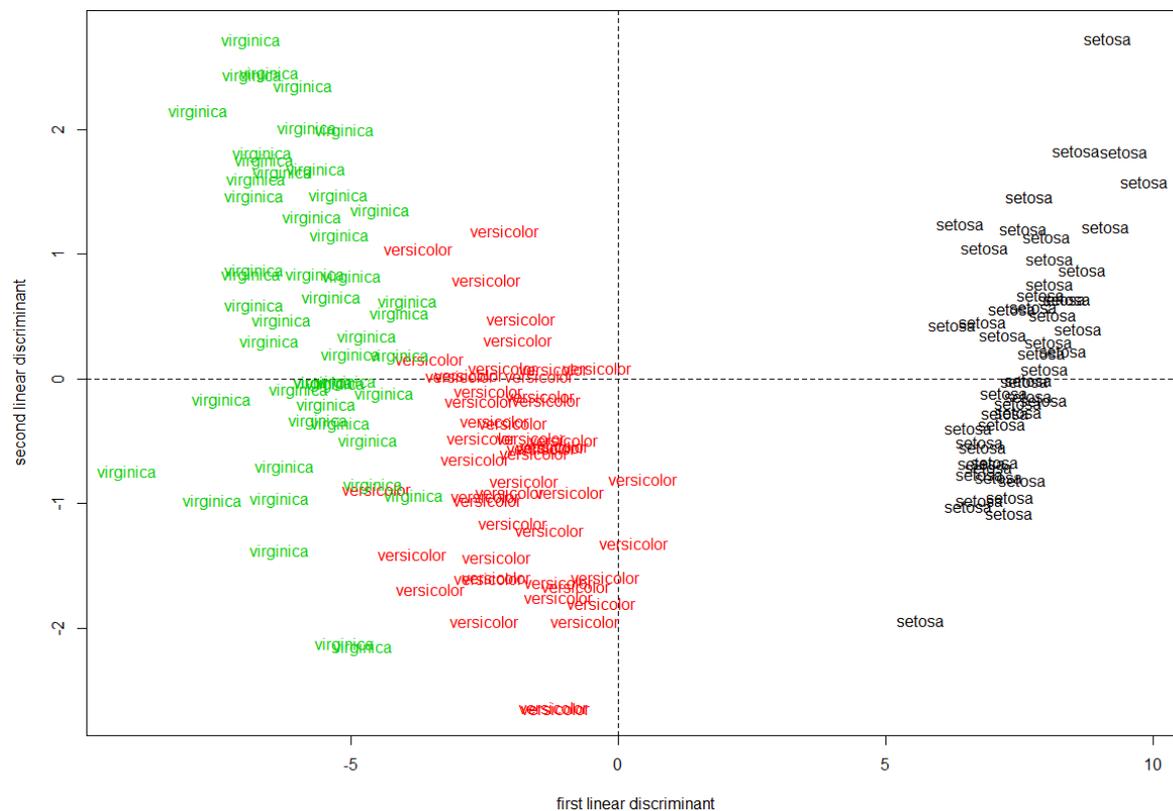


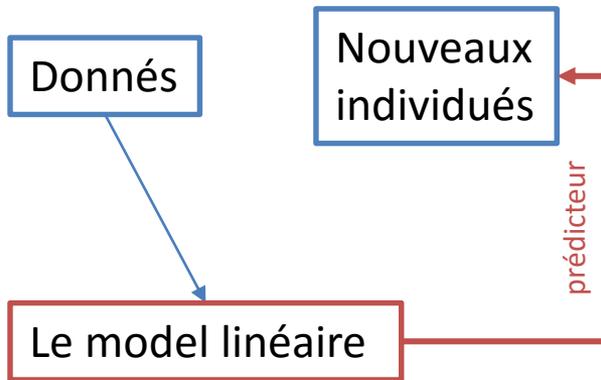
```
# créer les nouveau individus
new.data <- as.data.frame(sample(iris[,1:4]))
new.data[,1] <- sample(new.data[,1])
new.data[,2] <- sample(new.data[,2])
new.data[,3] <- sample(new.data[,3])
new.data[,4] <- sample(new.data[,4])
```

```
# utiliser le model (iris.lda) comme prédicteur sur les nouveau individus
(new data)
new.data.pred <- predict(iris.lda, new.data)
```

Prédire l'appartenance de nouveaux individus

- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les nouveau individus
- Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model





```
# créer les nouveau individus
new.data <- as.data.frame(sample(iris[,1:4]))
new.data[,1] <- sample(new.data[,1])
new.data[,2] <- sample(new.data[,2])
new.data[,3] <- sample(new.data[,3])
new.data[,4] <- sample(new.data[,4])
```

```
# utiliser le model (iris.lda) comme prédicteur sur les nouveau individus
(new data)
new.data.pred <- predict(iris.lda, new.data)
```

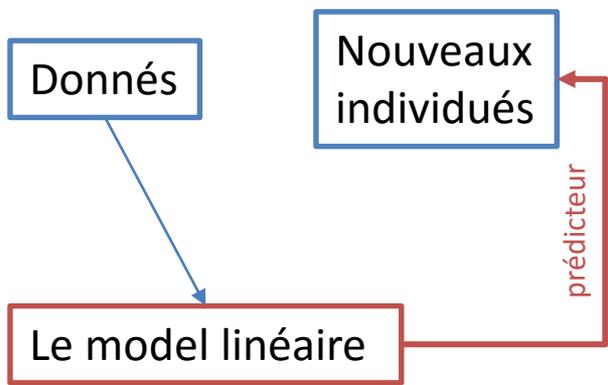
```
# projeter les individus originales sur le graph
plot(LD.scores[,1], LD.scores[,2], xlab="first linear discriminant",
     ylab="second linear discriminant", type="n")
abline(h=0, lty=2); abline(v=0, lty=2);
text(LD.scores[,1], LD.scores[,2], labels=iris$Species,
     col=unclass(iris$Species))
```

```
# injecter les nouveau individus dans le graph
points(new.data.pred$x, col=unlist(new.data.pred$class), pch=19)
```

Prédire l'appartenance de nouveaux individus

- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les nouveau individus
- Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model

Traitement des données – Analyse discriminante

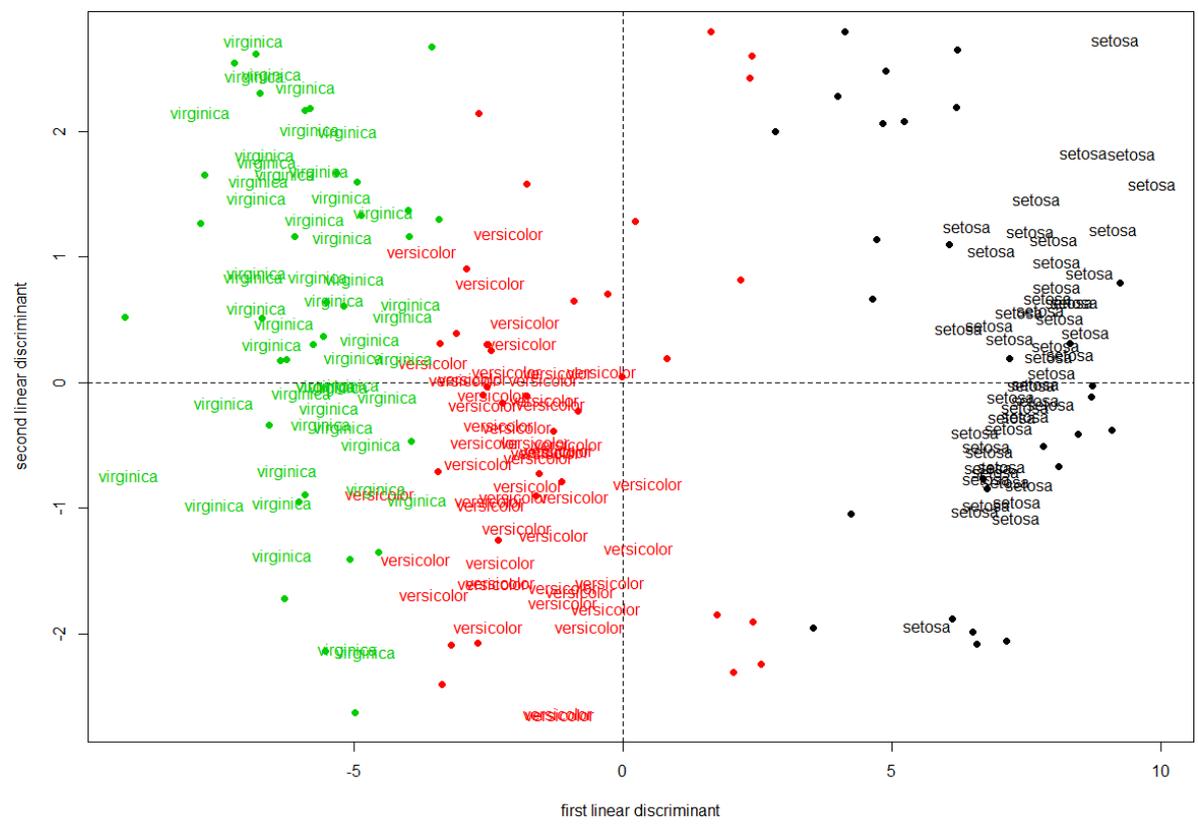


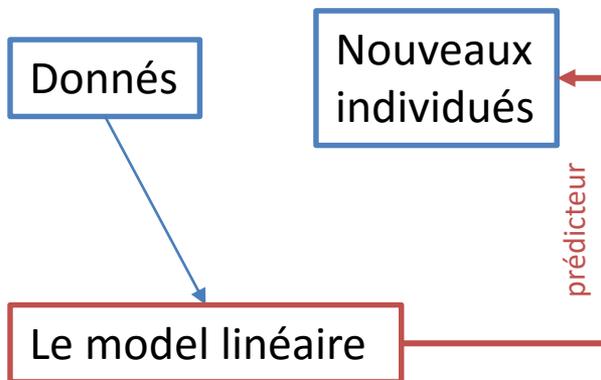
```
# créer les nouveau individus  
new.data <- as.data.frame(sample(iris[,1:4]))  
new.data[,1] <- sample(new.data[,1])  
new.data[,2] <- sample(new.data[,2])  
new.data[,3] <- sample(new.data[,3])  
new.data[,4] <- sample(new.data[,4])
```

```
# utiliser le model (iris.lda) comme prédicteur sur les nouveau individus  
(new data)  
new.data.pred <- predict(iris.lda, new.data)
```

Prédire l'appartenance de nouveaux individus

- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les nouveau individus
- Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model





```
# créer les nouveau individus
new.data <- as.data.frame(sample(iris[,1:4]))
new.data[,1] <- sample(new.data[,1])
new.data[,2] <- sample(new.data[,2])
new.data[,3] <- sample(new.data[,3])
new.data[,4] <- sample(new.data[,4])
```

```
# utiliser le model (iris.lda) comme prédicteur sur les nouveau individus
(new.data)
new.data.pred <- predict(iris.lda, new.data)
```

```
# projeter les individus originales sur le graph
plot(LD.scores[,1], LD.scores[,2], xlab="first linear discriminant",
     ylab="second linear discriminant", type="n")
abline(h=0, lty=2); abline(v=0, lty=2);
text(LD.scores[,1], LD.scores[,2], labels=iris$Species,
     col=unclass(iris$Species))
```

```
# injecter les nouveau individus dans le graph
points(new.data.pred$x, col=unlist(new.data.pred$class), pch=19)
```

```
# on peut regarder le nouveau classement ...
table(new.data.pred$class)
```

```
setosa versicolor virginica
  46         69         35
```

Prédire l'appartenance de nouveaux individus

- Appliquer le model (comme prédicteur) sur les nouveau individus
- Regarder dans quels groupes les individus seront classés par le model