## Séminaire d'introduction à R

séance 5 - Analyse géométrique des données

Joël Gombin

CURAPP - UPJV

30 mars 2012

### Plan

- 1 Introduction : l'analyse géométrique des données
- 2 L'analyse en composantes principales
- 3 L'analyse des correspondances multiples

# Introduction : l'analyse géométrique des données

L'analyse géométrique des données (AGD) correspond à une famille de méthodes d'analyse des données, développées par des mathématiciens français (Jean-Paul Benzécri).

Comme beaucoup de méthodes statistiques, l'AGD a au départ partie liée avec la psychologie et la psychométrie, mais se développe rapidement en sociologie (chez Bourdieu notamment).

L'idée consiste à dégager, d'un tableau de données défini par un certain nombre de variables (colonnes) et d'individus (lignes), les structures sous-jacentes à ces données. Pour cela, on procède à partir de l'idée de distance entre deux points, dans un univers à n dimensions (n étant le nombre de variables considérées). Le statut des variables est symétrique : pas de notion de causalité.

On distingue deux grands types de méthodes, selon que les variables soient continues (analyse en composantes principales, ACP) ou discrètes (analyse des correspondances multiples, ACM).

#### Plan

- 1 Introduction : l'analyse géométrique des données
- 2 L'analyse en composantes principales
- 3 L'analyse des correspondances multiples

## Commencer avec l'ACP

On utilisera, tout au long de cette séance, le package FactoMineR (http://factominer.free.fr).

#### A noter

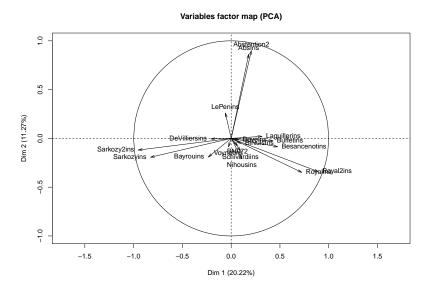
Il existe une interface graphique pour utiliser FactoMineR. Il faut installer le package Rcmdr (voir procédure sur le site de FactoMineR).

```
library(FactoMineR)
load("/media/HDD/Dropbox/Thèse/séminaire R/séance 1/mini_picardie.Rdata")
data <- mini_picardie[, c(81, 85, seq(90, 112,
2), 114, 115, 116, 118, 21)]
```

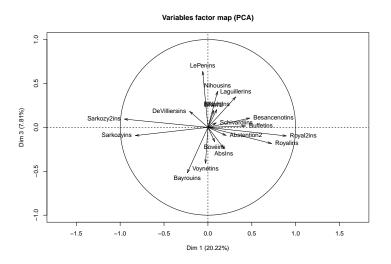
```
acp1 <- PCA(data, quali.sup = 19, graph = F, ind.sup = 1699)
```

On peut alors dessiner le cercle des corrélations :

```
plot.PCA(acp1, choix = "var")
```



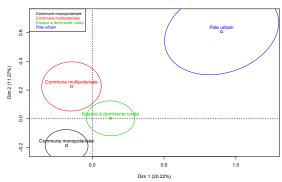
```
plot.PCA(acp1, choix = "var", axes = c(1, 3))
```



#### On peut aussi dessiner le graphe des individus :

```
concat <- cbind.data.frame(data[-1699, 19], acp1$ind$coord)
ellipse.coord <- coord.ellipse(concat, bary = T)
plot.PCA(acp1, choix = "ind", habillage = 19,
   invisible = c("ind", "ind.aup"), ellipse = ellipse.coord)</pre>
```

#### Individuals factor map (PCA)



## Avoir des résumés numériques

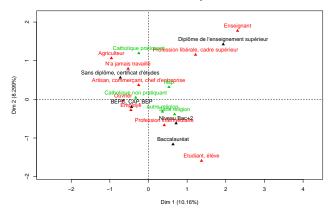
```
dimdesc(acp1, axes = 1)
## $Dim.1
## $Dim.1$quanti
               correlation
                             p.value
## Roval2ins
                   0.89271 0.000e+00
## Royalins
                   0.72464 0.000e+00
## Besancenotins 0.47652 4.282e-130
## Buffetins
                   0.42699 4.278e-102
## Laguillerins
                   0.31645 2.092e-54
## Abstention2
                   0.20695 1.456e-23
## AhsIns
                   0.18009 3.879e-18
## Nihousins
                   0.10966 1.445e-07
## BlNulsIns
                   0.10118 1.231e-06
## Schivardiins
                   0.09495 5.348e-06
## Bovéins
                   0.07758 2.031e-04
## BN072
                   0.06512 1.825e-03
## LePenins
           -0.05963 4.319e-03
## DeVilliersins -0.20723 1.272e-23
## Bayrouins
               -0.23464 5.319e-30
## Sarkozvins -0.82593 0.000e+00
## Sarkozy2ins
                 -0.95192 0.000e+00
## $Dim.1$quali
                  R2 p.value
## type_urbain 0.01631 3.471e-08
## $Dim.1$category
                        Estimate p.value
## Pole urbain
                          0.7241 3.493e-09
## Commune multipolarisée -0.3206 2.319e-04
## Commune monopolarisée -0.3547 1.134e-06
##
##
```

#### Plan

- 1 Introduction : l'analyse géométrique des données
- 2 L'analyse en composantes principales
- 3 L'analyse des correspondances multiples

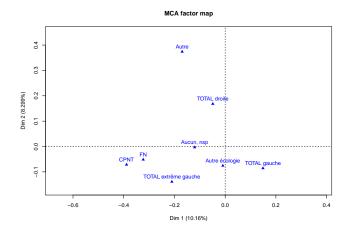
### Initier l'ACM

#### MCA factor map



### Avec la variable illustrative

```
plot(acm1, choix = "ind", invisible = c("ind",
    "ind.sup", "var"), habillage = "quali")
```



## Description des dimensions

```
dimdesc(acm1, axes = 1)
## $'Dim 1'
## $'Dim 1'$quali
                   p.value
## RCRS2 0.72137 0.000e+00
## RCRS7 0.70019 0.000e+00
## RRS15 0.20337 9.559e-254
## RC40 0.02491 4.561e-25
## $'Dim 1'$category
                                          Estimate
                                                     p.value
## Enseignant
                                            1.4957 0.000e+00
## Diplôme de l'enseignement supérieur
                                           1.1117 0.000e+00
## Etudiant, élève
                                           0.8092 1.050e-295
## Profession libérale, cadre supérieur
                                           0.6960 1.802e-264
## Niveau Bac+2
                                           0.2142 6.199e-45
## Raccalauréat
                                           0.1560 8.628e-36
## Profession intermédiaire
                                           0.1002 9.396e-13
## Sans religion
                                           0.3521 4.347e-10
## TOTAL gauche
                                           0.2128 1.823e-05
## FN
                                          -0.1347 3.373e-02
## CPNT
                                          -0.1830 5.747e-03
## Catholique pratiquant
                                          -0.3297 3.757e-08
## Catholique non pratiquant
                                          -0.3880 3.039e-12
## Artisan, commerçant, chef d'entreprise -0.3873 3.217e-66
## N'a jamais travaillé
                                          -0.5889 6.431e-202
## Agriculteur
                                          -0.9065 4.222e-231
## Ouvrier
                                          -0.6835 0.000e+00
## Employé
                                          -0.5350 0.000e+00
## BEPC, CAP, BEP
                                          -0.6335 0.000e+00
## Sans diplôme, certificat d'études
                                         -0.8485 0.000e+00
##
##
```



L'analyse des correspondances multiples

Et maintenant... Exerçons-nous!