J'ai utilisé R et RStudio pour effectuer les différents calculs. Après avoir transformé le fichier xls en csv, je l'ai importé avec la commande :

data <- read.csv2('Geraud.csv', sep=';', header=T)

## Corrélations

La matrice ci-dessous montre les corrélations entre les variables :

```
var6
       Var1 Var2
                       Var3
                               var4
                                        Var5
                                                         var7
Var1 1.000 0.705
                      0.527
                              0.016
                                       0.318
                                                0.001
                                                        0.281
Var2 0.705 1.000
Var3 0.527 0.330
                     0.330
                                      0.384
                              0.186
                                               0.058
                                                        0.408
                      1.000
                              0.181 - 0.417
                                              -0.028 - 0.392
var4 0.016 0.186
                     0.181
                              1.000 -0.171
                                              -0.573 - 0.073
Var5 0.318 0.384 -0.417 -0.171
Var6 0.001 0.058 -0.028 -0.573
                                       1.000
                                                0.017
                                               1.000 -0.031
                                       0.017
var7 0.281 0.408 -0.392 -0.073
```

On obtient cette matrice avec la commande suivante :

round(cor(data),3)

On peut voir quelques variables qui sont fortement corrélées :

- Var1 et Var2, avec un coefficient de 0.705
- Var7 et Var5, avec un coefficient de 0.883

D'autres sont très peu corrélées :

- Var1 et Var4, avec 0.016
- Var1 et Var6, avec 0.001
- Var5 et Var6, avec 0.017
- Var7 et Var4, avec -0.073

## **ACP**

D'après la matrice « Importance of components », on voit que la somme des proportions de variance des 2 premiers facteurs est de 64,3%, ce qui est inférieur à 80%. Il faut donc prendre en compte également le **troisième** facteur pour atteindre une proportion de variance de 85,7%.

Les individus Ind33 et Ind20 sont **proches** car ils sont proches sur le schéma et leurs tailles sont également similaires.

Les individus Ind14 et Ind64 sont proches car leurs coordonnées sont similaires :

- Ind14 a pour coordonnées (0.69, 0.05)
- Ind64 a pour coordonnées (0.74, -0.1)

Les individus Ind55 et Ind40 sont placés à l'opposé l'un de l'autre, ils sont donc éloignés.

L'axe 1 correspond à la première composante principale, la variable la mieux représentée est **Var5**, car il s'agit de la variable avec la corrélation la plus importante entre les variables d'origine et les composantes principales.

De manière analogue, la variable la moins bien représentée sur l'axe 2 est **Var6**, car la corrélation est la plus faible.

Pour déterminer la variable la mieux représentée sur les deux axes, on calcule la somme des carrés des corrélations sur les deux premiers axes, cela donne alors :

```
Var1 Var2 Var3 Var4 Var5 Var6 Var7 0.80 0.80 0.78 0.27 0.91 0.09 0.86
```

On voit donc que la variable **Var6** est la moins biens représentée avec seulement 9% de reconstitution.

Le cercle de corrélation nous indique plusieurs éléments :

- Les variables Var6 et Var4 sont peu représentées : la longueur de la flèche n'atteint pas le bord du cercle
- 3 groupes semblent ensuite se distinguer :
  - o Var1 et Var2
  - Var5 et Var7
  - o Var3