## TP-Classification Ascendante Hiérarchique

2023-2024

## Contents

## Clustering des données de vin par CAH

1

L'objectif de ce TP est d'illustrer les notions abordées en classification hiérarchique. Les librairies R nécessaires pour ce TP:

```
library(mclust)
library(clusterSim)
library(factoextra)
library(FactoMineR)
library(ggplot2)
library(reshape2)
library(circlize)
library(viridis)
```

## Clustering des données de vin par CAH

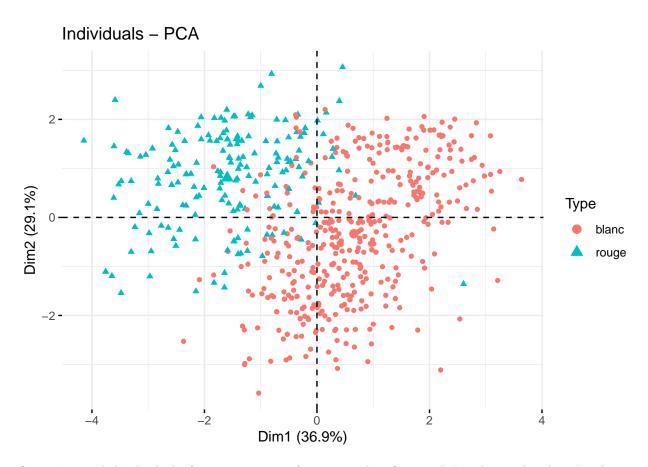
On reprend dans ce TP les données wine disponibles sur la page moodle du cours. On charge ici les données.

```
wine<-read.table("wine.txt",header=T)
wine$Qualite = as.factor(wine$Qualite)
wine$Type = factor(wine$Type, labels = c("blanc", "rouge"))
wineinit<-wine
wine[,-c(1,2)]<-scale(wine[,-c(1,2)],center=T,scale=T)
head(wine)</pre>
```

```
##
       Qualite Type
                          AcidVol
                                     AcidCitr
                                                  S021br
                                                              S02tot
## 1352 medium rouge 1.638714588 -1.92626362 -1.2083376 -1.15967786 -0.46497450
## 5493 medium blanc -0.068544417 -1.35617574 -0.7004747 -0.85707581 -0.33499781
## 5153 medium blanc -0.800226847 -0.59605856 0.5409681 -0.02047014
## 5308 medium blanc -0.007570881 0.92417581 1.7824108 1.27893867
                                                                     1.08790487
## 3866 medium blanc 0.419243870 0.03737243 -0.5311870 0.99413674 0.03783006
## 694
        medium rouge 0.785085086 0.03737243 -0.4747578 0.19313131 1.27260858
##
            Alcool
## 1352 1.14546909
## 5493 -1.12092616
## 5153 -1.29526426
## 5308 -1.29526426
## 3866 0.09944051
## 694 -0.94658806
```

On fait une ACP pour la visualisation des résultats dans la suite

```
resacp<-PCA(wine,quali.sup=c(1,2), scale.unit = TRUE,graph=FALSE)
fviz_pca_ind(resacp,geom=c("point"),habillage=2)</pre>
```



Question : A l'aide de la fonction hclust, faites une classification hiérarchique des données de vins avec les mesures d'agrégation single, complete et average respectivement. Comparez visuellement les dendrogrammes associés. Commentez.

```
# A COMPLETER
d<-dist(...,method="euclidean")
hclustsingle<-hclust(...)
hclustcomplete<-hclust(...)
hclustaverage<-hclust(...)

# Dendrogramme
plot(hclustsingle,hang=-1,labels=FALSE)
...

fviz_dend(hclustsingle,show_labels=FALSE)
...</pre>
```

Question : Déduisez du dendrogramme avec la mesure d'agrégation complete une classification en 3 classes. Vous pouvez utiliser la fonction cutree(). A l'aide d'une table de contingence et de l'adjustedRandIndex comparez-la avec les variables *Qualité* et *Type*. Commentez.

```
# A COMPLETER
ClassK3<-cutree(...,k=...)
...
```

**Question :** Dans cette question et pour les suivantes, on se focalise sur la mesure d'agrégation de Ward. Ajustez une classification hiérarchique avec la mesure de Ward (ward.D2). Que représentent les hauteurs du

dendrogramme dans ce cas?

```
# A COMPLETER
hward<-hclust(...)
fviz_dend(...)</pre>
```

Question: Déterminez le nombre de classes à retenir avec l'indice de Calinski-Harabasz. Vous pouvez vous aider de la fonction index.G1() de la librairie clusterSim. Tracez la classification obtenue sur le dendrogramme et sur le premier plan factoriel de l'ACP.

```
# A completer
CH<-NULL
Kmax<-20
for (k in 2:Kmax){
    clusters=...
    CH<-c(CH,index.G1(...))
}
daux<-data.frame(NbClust=2:Kmax,CH=CH)
ggplot(daux,aes(x=NbClust,y=CH))+geom_line()+geom_point()
ClustCH<-cutree(...)
fviz_dend(...,show_labels=FALSE,k=...)
fviz_pca_ind(...,habillage=...)</pre>
```

Question: Déterminez le nombre de classes à retenir avec le critère Silhouette. Vous pouvez vous aider de la fonction index.S() de la librairie clusterSim. Comparez avec la classification de la question précédente.

```
daux<-data.frame(NbClust=2:Kmax,Silhouette=...)
ggplot(daux,aes(x=NbClust,y=Silhouette))+geom_line()+geom_point()</pre>
```

**Question :** Comparez la classification obtenue avec la méthode des Kmeans dans le TP précédent et celle obtenue à la question précédente.

```
# A COMPLETER
reskmeans<-kmeans(wine[,-c(1,2)],4)
table(...,..)
adjustedRandIndex(...,..)

#library(circlize)
#library(viridis)
clust1F<-paste("ClKm-",reskmeans$cluster,sep="")
clust2F<-paste("ClCAH-",cutree(hward,4),sep="")
chordDiagram(table(...))</pre>
```