## Projet Kmeans ++

#### Louan Ourvouai – Valentin Buchon

02 Novembre 2022

### Exercice 1

#### Question 1

```
kmeanspp <- function(X,K){</pre>
  len <- dim(X)[1]
  res <- c(sample(1:len,1))</pre>
  max \leftarrow K-1
  for (k in seq(1:max)){# Pour avoir K points
    dist_tab <- c() # Notre vecteur de proba distance</pre>
    idx <- seq(1:len)</pre>
    idx <- idx[!(seq(1:len) %in% res)]</pre>
    for (i in idx){
       dist <- .Machine$integer.max</pre>
       for(j in res){ # Pour tous les points c_i déjà sélectionner
         aux <- euclidean_dist(X[i,],X[j,])</pre>
         if (aux < dist){</pre>
           dist <- aux
         } # On prend le min de la distance
       dist_tab <- append(dist_tab,dist)</pre>
    dist tab <- dist tab^2/sum(dist tab^2)</pre>
    # On doit choisir un point avec une proba pondéré par la distance
    c_k <- sample(idx,1,prob=dist_tab)</pre>
    res <- append(res,c_k)
  }
  res
kmean <- function(X,K){</pre>
  X <- as.matrix(X)</pre>
  len \leftarrow dim(X)[1]
  size \leftarrow dim(X)[2]
  C <- kmeanspp(X,K)</pre>
  centerMass <- matrix(0,nrow = K, ncol = size)</pre>
  meanMass <- matrix(0,nrow = K, ncol = size)</pre>
  for(mass in seq(1:K)){
    1 <- C[mass]</pre>
    centerMass[mass,] <- X[1,]</pre>
```

```
C \leftarrow seq(1:K)
while(euclidean_dist(centerMass,meanMass) > 0.001){
  cluster <- seq(1:len)</pre>
  for (i in seq(1:K)){ # Pour chaque i
    for (x in seq(1:len)){ # On va tester tous les x
      b <- TRUE
      loop <- seq(1:K)</pre>
      loop <- loop[!(seq(1:K) %in% i)]</pre>
      for (j in loop){ # On va faire la comparaison de la distance avec tous les autres
        if (euclidean_dist(centerMass[i,],X[x,])>euclidean_dist(centerMass[j,],X[x,])){
           b <- FALSE
      }
      if(b){
        cluster[x] <- C[i]</pre>
    }
  }
  meanMass <- matrix(0,nrow = K, ncol = size)</pre>
  for(i in seq(1:len)){
    for (c in C)
      if(cluster[i] == c){
        meanMass[c,] <- meanMass[c,] + X[i,]</pre>
  }
  summ <- table(cluster)</pre>
  for(c in C){
    meanMass[c,] <- meanMass[c,]/summ[c]</pre>
  aux <- centerMass</pre>
  centerMass <- meanMass
  meanMass <- aux
}
centerMass
```

#### Question 2

```
# n doit être un multiple de x
normx <- function(x,d,n){
  if (n%%x != 0){
    stop("n n est pas un multiple de x")
}
len <- n/x
center <- matrix(nrow = x, ncol = d)
res <- matrix(nrow = n, ncol = d)
for (i in seq(1:x)){
    center[i,] <- runif(d,0,500)
    for (j in seq(1:d)){</pre>
```

```
vec <- rnorm(len,mean=center[i,j],sd=1)
  debut <- ((i-1)*len)+1
  fin <- i*len
   res[debut:fin,j] <- vec
  }
  res[i*len,] <- center[i,]
}
res
</pre>
```

### Question 3

Voici nos résultats pour la comparaison avec NORM-10, NORM-25 pour kmeans et kmeans++. Nous retrouvons le même comportement avec les mêmes écarts relatifs que dans le papier de recherche. Cependant pour une raison encore incconu, nous n'obtenons pas les mêmes valeurs de  $\phi$  que dans le papier de recherche. quand k=10 pour NORM-10 et quand k=25 pour NORM-25, kmeans++ est nettement plus performant, il est plus rapide et plus précis.

k	mean_phi_k	mean_phi_kpp	min_phi_k	min_phi_kpp	time_k	time_kpp
10	234.42	4.7	4.7	4.7	5.7	1.68
25	8.11	2.11	1.98	1.89	42.49	49.32
50	1.1	0.97	0.95	0.86	212.93	217.32

Tableau comparatif de kmeans++ et kmeans pour NORM-25 avec n = 1000 et d = 5

k	mean_phi_k	mean_phi_kpp	min_phi_k	min_phi_kpp	time_k	time_kpp
10	328.55	257.14	150.02	117.71	4.8	4.04
25	27.24	3.06	6.04	3.06	26.51	8.75
50	2.88	1.83	1.82	1.74	152.03	134.44

Tableau comparatif de kmeans++ et kmeans pour NORM-25 avec n = 1000 et d = 5

### Exercice 2

### Question 1

Voici le cardinal de chacun des 3 sous ensemble :

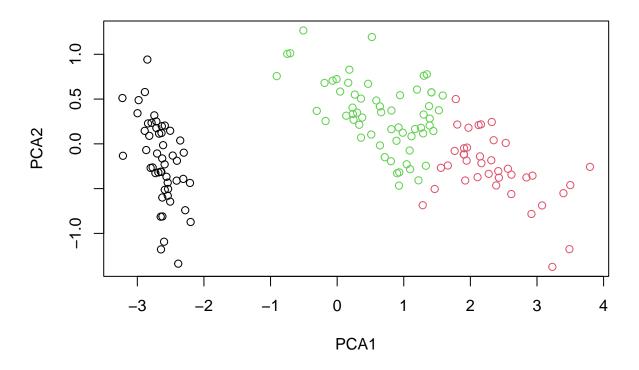
Nombre de cluster pour kmeans++ : 50~39~61

Nombre de cluster pour kmeans :  $62\ 50\ 38$ 

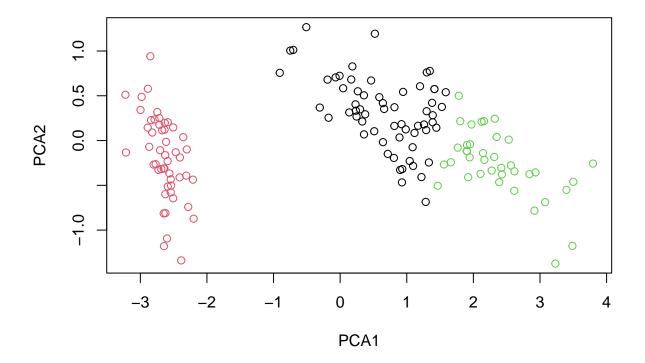
Nombre de cluster pour H<br/>clust :  $50\ 45\ 55$ 

## Question 2

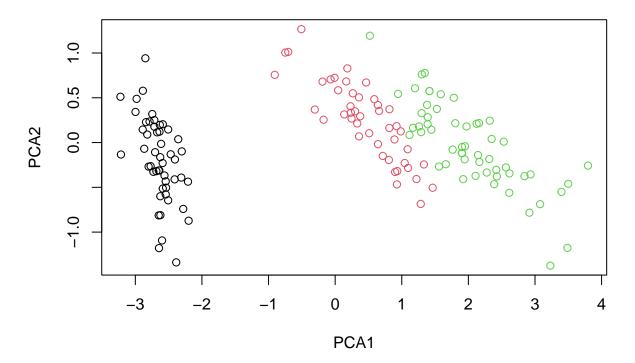
# Représentation des différents cluster avec Kmeans++ et une PCA



# Représentation des différents cluster avec Kmeans et une PCA



# Représentation des différents cluster avec Mclust et une PCA



### Question 3

Kmeans++ et Kmeans donnent des résultats quasiement similaire, Mclust lui est un peu différents. La non différence de Kmeans++ et Kmeans semble logique, Kmeans++ permet de converger plus vite et déviter certaines abérations, mais sinon ce sont les mêmes algorithmes. Mclust est pas nature différents.