Geoducation

Antoine Drouhin, Aurélien Garret, Cécile Hu, Lucas Morel

TODO, Note/CR de Réunion avec la prof :

- décrire la base de données : taille, variable quanti ou quali (à faire pour la présentation orale)
- Ségrégation scolaire
- Idée :
- Essayer de faire une classif sur les différents tx de réussite et les filières (pas étonné qu'en ts gros tx de réussite, qu'en L non etc,...) Essayer de voir pourquoi meilleur on est meilleur on sera et vice versa.
- Choisir un indcateur de réussite, créer un indictauer en additionnant les tx de réussite par lycée, puis régréssion pouvoir si dépend de la filière et de la géographie.
- Secteur pivéé/public
- Rural/urbain
- Puis régréssion synthétique
- Cherche taille des communes pour joindre

Introduction

Base de données

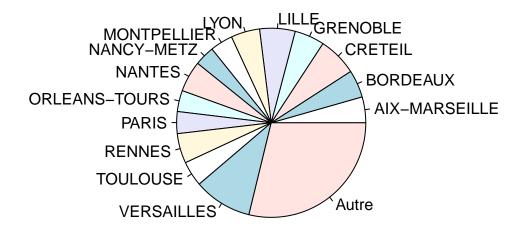
Notre de base de données à été trouvée sur le site Data.gouv. Nous avons croisé deux jeux de données distincts. Le premier concerne des données sur la performance des lycées en France (taux de réussite etc). Le second présente des données géographiques pour l'ensemble des établissement scolaires francais (Coordonnées GPS, etc.).

https://www.data.gouv.fr/fr/

Nous avons choisi cette base car elle présente une approche intéressante sur la compréhension d'un sujet qui nous concerne tous, l'éducation. L'approche géographique des question de réussite scolaire nous a semblé être un champs suffisamment complet pour permettre l'utilisation des méthodes d'analyse vue en cours.

La base de données comporte de nombreuses données qui sont réparties sur toutes la France. Nous avons des répartitions de données par établissements, villes, départements et académies. Par ailleurs l'ensemble des bac généraux et technologique ainsi que certains bac professionnels sont représentés.

Répartition des effectifs par académie



NULL

L'intérêt et le questionnement général porte sur la réussite scolaire de la France en fonction de la position géographique des établissements scolaires. Y'a t-il une corrélation entre la situation géographique des établissements et la réussite scolaire des étudiants ?

Plusieurs problématiques en découlent comme :

Y'a t-il des différences de réussites entre le top 10 des grandes villes en France et les villes de province ? Paris bénéficie-t-elle d'une réussite supérieure au reste de la France ? Quelles régions de France semble réussir mieux que les autres ?

Initialisation de la base de donnée

```
read.csv2("geoducation-data2.csv", sep=";", header=TRUE, na.strings = "")->bdd
#exists('bdd')
```

Khi-Deux

```
bddKhiDeux = bdd[, c('Académie', 'Effectif.Présents.série.L', 'Effectif.Présents.série.ES', 'Effectif.Prés
# Petit clean des datas (Antoine)
bddKhiDeux[is.na(bddKhiDeux)] <- 0</pre>
# Cette portion de code supporse que bdd est ordonné par nom d'académie. (Antoine)
tableKhiDeux <- data.frame()</pre>
indiceCourant = 1
aca <- bddKhiDeux[1,"Académie"]</pre>
for(i in 1:nrow(bddKhiDeux)){
  if(aca != bddKhiDeux[i, "Académie"]){
    indiceCourant = indiceCourant + 1
    aca <- bddKhiDeux[i,"Académie"]</pre>
  }
  if (length(rownames(tableKhiDeux)) != 0 && !is.na(tableKhiDeux[indiceCourant, "Académie"]) && bddKhiDe
    tableKhiDeux[indiceCourant,"ES"] <- tableKhiDeux[aca,"ES"] + bddKhiDeux[i,"Effectif.Présents.série.
    tableKhiDeux[indiceCourant,"L"] <- tableKhiDeux[aca,"L"] + bddKhiDeux[i,"Effectif.Présents.série.L"
    tableKhiDeux[indiceCourant, "S"] <- tableKhiDeux[aca, "S"] + bddKhiDeux[i, "Effectif.Présents.série.S"
  } else {
    tableKhiDeux <- rbind(tableKhiDeux, data.frame(Académie = aca,ES = bddKhiDeux[i, "Effectif.Présents.
  }
}
```

Ici on a crée notre tableau pour effectuer notre test du Khi Deux (nous deux)

print(tableKhiDeux)

```
##
              Académie
                           ES
                                       L
## 1
         AIX-MARSEILLE
                               7678 2311
                         4509
                               4651 1530
## 2
                AMIENS
                         2744
## 3
              BESANCON
                         1721
                               3099 767
              BORDEAUX
                         5003
                               8344 2632
## 4
## 5
                  CAEN
                         2360
                               3614 1353
## 6
      CLERMONT-FERRAND
                         1797
                               2923 1118
## 7
                 CORSE
                          359
                                565 301
## 8
               CRETEIL
                         7065 11182 3253
## 9
                 DIJON
                         2263
                               4053 1231
## 10
              GRENOBLE
                         5856
                               9084 2491
## 11
            GUADELOUPE
                          755
                               1248 570
## 12
                GUYANE
                          328
                                438
                                     274
## 13
            LA REUNION
                         1300
                               2441
                                     985
## 14
                         6128 11026 2726
                 LILLE
## 15
               LIMOGES
                          830
                               1691
## 16
                  LYON
                         5374
                               8980 2149
## 17
            MARTINIQUE
                          604
                               1021 418
                                408 395
## 18
               MAYOTTE
                          577
           MONTPELLIER
                         3633
                               6687 2268
## 19
## 20
            NANCY-METZ
                         3349
                               6085 1578
## 21
                NANTES
                         5841
                               9111 2921
## 22
                         3344
                               5504 1696
                  NICE
## 23
         ORLEANS-TOURS
                         3756
                               6253 1904
## 24
                 PARIS
                         4556
                               7358 2535
```

```
## 25
             POITIERS 2596
                            3913 1509
## 26
                REIMS 1909 3448 955
## 27
               RENNES 5707 8741 2426
## 28
                       2996 4805 1606
                ROUEN
## 29
           STRASBOURG
                       3102
                            5056 1124
             TOULOUSE 4249 8152 2265
## 30
## 31
           VERSAILLES 11720 17807 4720
```

On procede maintenant aux étapes du khi deux :

1 Calcul des effectifs théoriques

```
khideux <- chisq.test(tableKhiDeux[,c('S','ES','L')])
print(khideux)</pre>
```

```
##
## Pearson's Chi-squared test
##
## data: tableKhiDeux[, c("S", "ES", "L")]
## X-squared = 1789.1, df = 60, p-value < 2.2e-16</pre>
```

La probabilité que la situation géographique soit indépendante de la répartition dans les différentes filiéres est donc inférieure à 2.2e-16.

Régréssion

Est ce que le taux de réussite des èlèves en terminale S s'explique par la localisation académique ?

Commentaires Aurélien : A voir si la moyenne du tx de réussite c'est le bon truc, regarder et analyser les data et faire le bon choix de l'incateur.

```
bddReg = bdd[, c('Académie','Effectif.Présents.série.S', 'Taux.Brut.de.réussite.série.S')]
bddReg[is.na(bddReg)] <- 0
bddReg[3] <- bddReg[3]/100

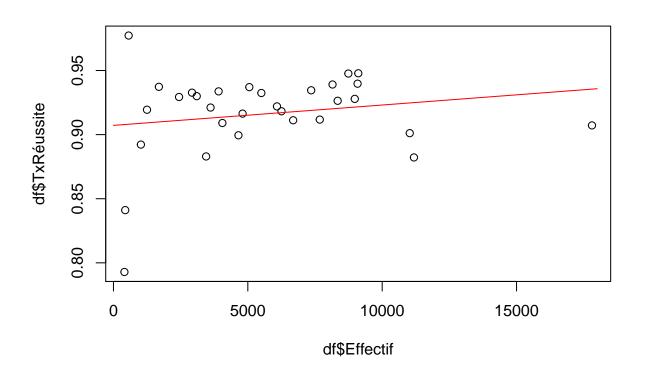
df=data.frame(bddReg[1],bddReg[2],bddReg[3])
df<-df[(df$Effectif.Présents.série.S>0 & df$Taux.Brut.de.réussite.série.S>0),]

regData = aggregate(df$Effectif.Présents.série.S, by=list(df$Académie), FUN=sum)
regData = c(regData,aggregate(df$Taux.Brut.de.réussite.série.S, by=list(df$Académie), FUN=mean)[2])

df = data.frame(regData[1], regData[2], regData[3])
col_headings <- c('Académie','Effectif', 'TxRéussite')
names(df) <- col_headings

model<-lm(df$TxRéussite~df$Effectif, data = df)
summary(model)</pre>
```

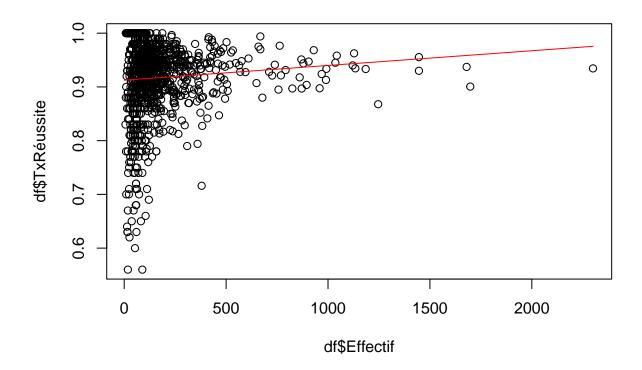
```
##
## Call:
## lm(formula = df$TxRéussite ~ df$Effectif, data = df)
##
## Residuals:
##
                          Median
                                        3Q
         Min
                    1Q
                                                 Max
  -0.114975 -0.011373 0.006419 0.018627 0.069191
##
## Coefficients:
##
                Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) 9.072e-01 1.079e-02 84.058
                                              <2e-16 ***
## df$Effectif 1.588e-06 1.581e-06
                                      1.004
                                               0.324
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 0.03361 on 29 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.0336, Adjusted R-squared: 0.0002809
## F-statistic: 1.008 on 1 and 29 DF, p-value: 0.3236
plot(df$Effectif,df$TxRéussite)
x \leftarrow seq(0,18000)
lines(x,x*1.588e-06+9.072e-01,col="red")
```



Conclusion Aurélien: Tracer la droite

Est ce que le taux de réussite des èlèves en terminale S s'explique par la localisation des communes ?

```
bddReg = bdd[, c('Ville', 'Effectif.Présents.série.S', 'Taux.Brut.de.réussite.série.S')]
bddReg[is.na(bddReg)] <- 0
bddReg[3] \leftarrow bddReg[3]/100
df=data.frame(bddReg[1],bddReg[2],bddReg[3])
df<-df[(df$Effectif.Présents.série.S>0 & df$Taux.Brut.de.réussite.série.S>0),]
regData = aggregate(df$Effectif.Présents.série.S, by=list(df$Ville), FUN=sum)
regData = c(regData,aggregate(df$Taux.Brut.de.réussite.série.S, by=list(df$Ville), FUN=mean)[2])
df = data.frame(regData[1], regData[2], regData[3])
col_headings <- c('Ville','Effectif', 'TxRéussite')</pre>
names(df) <- col_headings</pre>
plot(df$Effectif,df$TxRéussite)
model<-lm(df$TxRéussite~df$Effectif, data = df)</pre>
summary(model)
##
## Call:
## lm(formula = df$TxRéussite ~ df$Effectif, data = df)
## Residuals:
                  1Q Median
                                    3Q
##
       Min
                                            Max
## -0.35496 -0.02803 0.01452 0.04529 0.08726
##
## Coefficients:
                Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
##
## (Intercept) 9.125e-01 2.640e-03 345.705 < 2e-16 ***
## df$Effectif 2.741e-05 1.025e-05 2.674 0.00761 **
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 0.06718 on 1076 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.0066, Adjusted R-squared: 0.005677
## F-statistic: 7.149 on 1 and 1076 DF, p-value: 0.007613
plot(df$Effectif,df$TxRéussite)
x \leftarrow seq(0,2300)
lines(x, x*2.741e-05+9.125e-01, col="red")
```



Tend vers zero donc non!

Est ce que le taux de réussite des èlèves en terminale S s'explique par les lycèes dans lesquels les cours ont été suivis ?

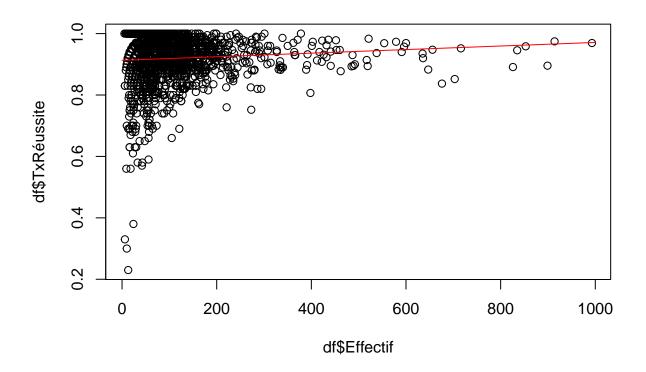
```
bddReg = bdd[, c('Etablissement','Effectif.Présents.série.S','Taux.Brut.de.réussite.série.S')]
bddReg[is.na(bddReg)] <- 0
bddReg[3] <- bddReg[3]/100

df=data.frame(bddReg[1],bddReg[2],bddReg[3])
df<-df[(df$Effectif.Présents.série.S>0 & df$Taux.Brut.de.réussite.série.S>0),]

regData = aggregate(df$Effectif.Présents.série.S, by=list(df$Etablissement), FUN=sum)
regData = c(regData,aggregate(df$Taux.Brut.de.réussite.série.S, by=list(df$Etablissement), FUN=mean)[2]

df = data.frame(regData[1], regData[2], regData[3])
col_headings <- c('Ville','Effectif', 'TxRéussite')
names(df) <- col_headings
plot(df$Effectif,df$TxRéussite)
model<-lm(df$TxRéussite-df$Effectif, data = df)
summary(model)</pre>
```

```
## Call:
## lm(formula = df$TxRéussite ~ df$Effectif, data = df)
##
## Residuals:
##
        Min
                  1Q
                       Median
                                    3Q
   -0.68382 -0.03177
                      0.01528
                              0.05293
                                        0.08665
##
##
## Coefficients:
##
                Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) 9.131e-01 2.783e-03 328.098 < 2e-16 ***
## df$Effectif 5.812e-05 1.862e-05
                                      3.121
                                            0.00183 **
##
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 0.07738 on 1620 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.005977,
                                    Adjusted R-squared: 0.005364
## F-statistic: 9.742 on 1 and 1620 DF, p-value: 0.001833
plot(df$Effectif,df$TxRéussite)
x \leftarrow seq(0,1000)
lines(x,x*5.812e-05+9.131e-01,col="red")
```



Tend vers 0 donc non aussi!

p-value = risque d'érreur, probabilité d'érreur Quand très petite on a peu de chance de se tromper en infirmant qu'il y a lien entre les deux variables.

Il y a un risque de 7 pour 1000 de me tromper quand je dis que les effectifs par ville explique le tx de réussite sachant que le lien reste faible.

rajouter des variables explicatives

Est ce que les taux de réussite S, ES et L de chaque Acamédie explique le taux de réussite général de chaque académie ?

```
bddReg = bdd[, c('Académie',
                  'Taux.Brut.de.réussite.série.S',
                  'Taux.Brut.de.réussite.série.ES'.
                  'Taux.Brut.de.réussite.série.L')]
bddReg[is.na(bddReg)] <- 0
bddReg[2] <- bddReg[2]/100
bddReg[3] <- bddReg[3]/100
bddReg[4] \leftarrow bddReg[4]/100
df=data.frame(bddReg[1],bddReg[2],bddReg[3],bddReg[4])
df<-df[ (df$Taux.Brut.de.réussite.série.S>0
         & df$Taux.Brut.de.réussite.série.ES>0
         & df$Taux.Brut.de.réussite.série.L>0),]
regData = c(aggregate(df$Taux.Brut.de.réussite.série.S, by=list(df$Académie), FUN=mean))
regData = c(regData,aggregate(df$Taux.Brut.de.réussite.série.ES, by=list(df$Académie), FUN=mean)[2])
regData = c(regData,aggregate(df$Taux.Brut.de.réussite.série.L, by=list(df$Académie), FUN=mean)[2])
df = data.frame(regData[1], regData[2], regData[3], regData[4])
df[5] \leftarrow mean(sum(df[2], df[3], df[4]) / 100)
col_headings <- c('Ville','TxRéussite_S','TxRéussite_ES','TxRéussite_L', 'TxRéussiteGlobal' )</pre>
names(df) <- col_headings</pre>
df
```

```
##
                 Ville TxRéussite S TxRéussite ES TxRéussite L
## 1
         AIX-MARSEILLE
                           0.9135802
                                         0.8970370
                                                       0.9165432
                           0.8985417
## 2
                AMIENS
                                         0.8987500
                                                       0.9318750
## 3
              BESANCON
                          0.9327586
                                         0.9248276
                                                       0.9251724
## 4
              BORDEAUX
                          0.9265432
                                         0.9243210
                                                       0.9300000
## 5
                  CAEN
                           0.9295652
                                         0.9189130
                                                       0.9330435
## 6
      CLERMONT-FERRAND
                           0.9307895
                                         0.9284211
                                                       0.9207895
## 7
                 CORSE
                           0.9790000
                                         0.9590000
                                                       0.9730000
## 8
               CRETEIL
                           0.8797436
                                         0.9037607
                                                       0.8864103
## 9
                 DIJON
                           0.9050000
                                         0.9325000
                                                       0.9120455
## 10
              GRENOBLE
                           0.9401064
                                         0.9393617
                                                       0.9376596
## 11
            GUADELOUPE
                           0.9187500
                                         0.8975000
                                                       0.9037500
                                         0.9022222
## 12
                GUYANE
                           0.8411111
                                                       0.8988889
## 13
            LA REUNION
                           0.9293548
                                         0.9332258
                                                       0.9109677
## 14
                                         0.9082418
                 LILLE
                          0.9116484
                                                       0.9282418
## 15
               LIMOGES
                          0.9493333
                                         0.9066667
                                                       0.9380000
## 16
                  LYON
                          0.9282955
                                         0.9190909
                                                       0.9242045
## 17
            MARTINIQUE
                           0.8914286
                                         0.9407143
                                                       0.9150000
## 18
               MAYOTTE
                          0.7850000
                                         0.6850000
                                                       0.6266667
```

```
## 19
           MONTPELLIER
                           0.9071186
                                         0.9062712
                                                       0.9191525
            NANCY-METZ
                                                       0.9243103
## 20
                           0.9218966
                                         0.9117241
                           0.9461682
## 21
                NANTES
                                         0.9479439
                                                       0.9448598
## 22
                  NICE
                           0.9306383
                                         0.9348936
                                                       0.9353191
## 23
         ORLEANS-TOURS
                           0.9140000
                                         0.9343333
                                                       0.9386667
## 24
                          0.9208571
                 PARIS
                                         0.9462857
                                                       0.9432857
## 25
              POITIERS
                           0.9358140
                                         0.9281395
                                                       0.9197674
## 26
                 REIMS
                           0.8908824
                                         0.9085294
                                                       0.9044118
## 27
                RENNES
                           0.9501099
                                         0.9364835
                                                       0.9349451
## 28
                 ROUEN
                          0.9221277
                                         0.9153191
                                                       0.9240426
## 29
            STRASBOURG
                           0.9440000
                                         0.9462500
                                                       0.9632500
## 30
                           0.9403409
                                         0.9234091
              TOULOUSE
                                                       0.9413636
## 31
            VERSAILLES
                           0.9147403
                                         0.9288312
                                                       0.9237662
##
      TxRéussiteGlobal
## 1
             0.8524661
## 2
             0.8524661
## 3
             0.8524661
## 4
             0.8524661
## 5
             0.8524661
## 6
             0.8524661
## 7
             0.8524661
## 8
             0.8524661
## 9
             0.8524661
## 10
             0.8524661
## 11
             0.8524661
## 12
             0.8524661
## 13
             0.8524661
## 14
             0.8524661
## 15
             0.8524661
## 16
             0.8524661
## 17
             0.8524661
## 18
             0.8524661
## 19
             0.8524661
## 20
             0.8524661
## 21
             0.8524661
## 22
             0.8524661
## 23
             0.8524661
## 24
             0.8524661
## 25
             0.8524661
## 26
             0.8524661
## 27
             0.8524661
## 28
             0.8524661
## 29
             0.8524661
## 30
             0.8524661
             0.8524661
model<-lm(df$TxRéussiteGlobal ~ df$TxRéussite_S + df$TxRéussite_ES + df$TxRéussite_L, data = df)
summary(model)
## Warning in summary.lm(model): essentially perfect fit: summary may be
## unreliable
```

##

```
## Call:
## lm(formula = df$TxRéussiteGlobal ~ df$TxRéussite_ES + df$TxRéussite_ES +
      df$TxRéussite_L, data = df)
##
## Residuals:
##
         Min
                   1Q Median
                                         3Q
                                                   Max
## -1.781e-16 -6.882e-17 -3.574e-17 3.610e-18 1.113e-15
## Coefficients:
##
                    Estimate Std. Error
                                        t value Pr(>|t|)
## (Intercept)
                   8.525e-01 1.333e-15 6.394e+14
                                                   <2e-16 ***
## df$TxRéussite_S -3.877e-16 2.136e-15 -1.810e-01
                                                    0.857
## df$TxRéussite_ES -4.499e-15 3.182e-15 -1.414e+00
                                                   0.169
## df$TxRéussite_L 3.690e-15 2.814e-15 1.312e+00
                                                   0.201
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 2.257e-16 on 27 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.5118, Adjusted R-squared: 0.4575
## F-statistic: 9.434 on 3 and 27 DF, p-value: 0.0001968
```