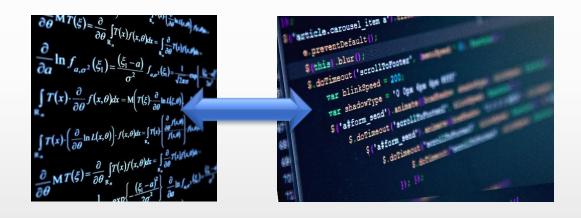
Les statistiques sur



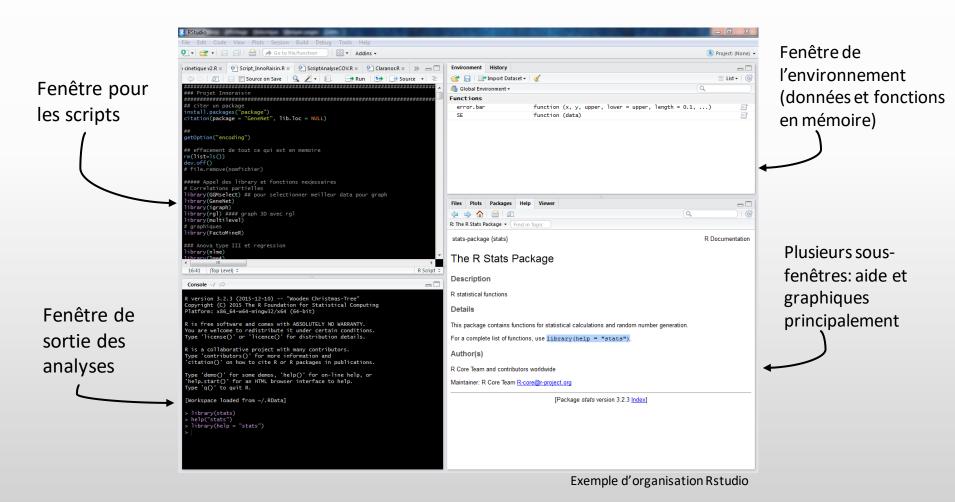
Bases et astuces sous R studio

Julie Ripoll Juin 2016



RStudio

- Interface de travail R studio
 - Interface ludique et facile à maitriser
 - Logiciel gratuit: https://www.rstudio.com/
 - Nécessite d'avoir installer R au préalable sur votre PC en plus de R studio

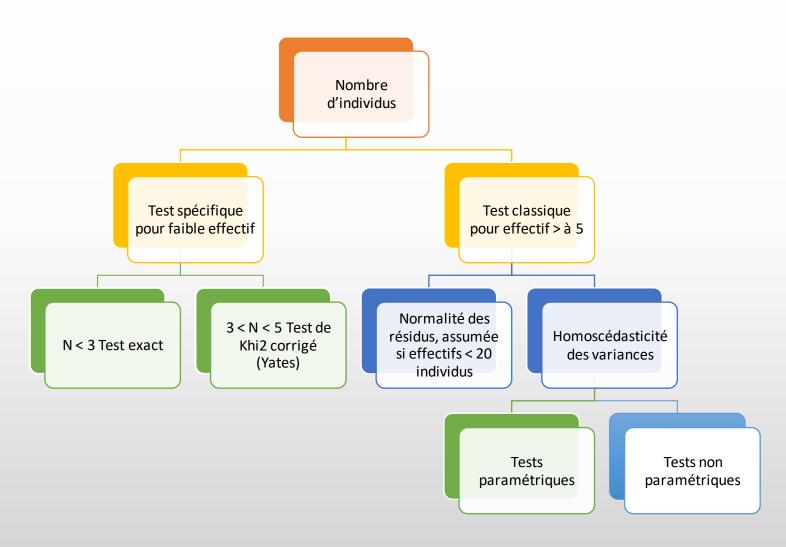


Base du langage R

- Fiche des principales « fonctions » reconnues par R
- Forums d'aide:
 - StackOverFlow
 - R forum Cirad
 - R community
 - R bloggers
- Avant de commencer vos analyses
 - Poser une question de recherche
 - Emettre une hypothèse
 - Elaborer la procédure expérimentale pour tester l'hypothèse (→ manip)
 - Vérifier les conditions de bases amenant au choix du bon test (types de variables, taille de l'échantillonnage, loi de répartition...)

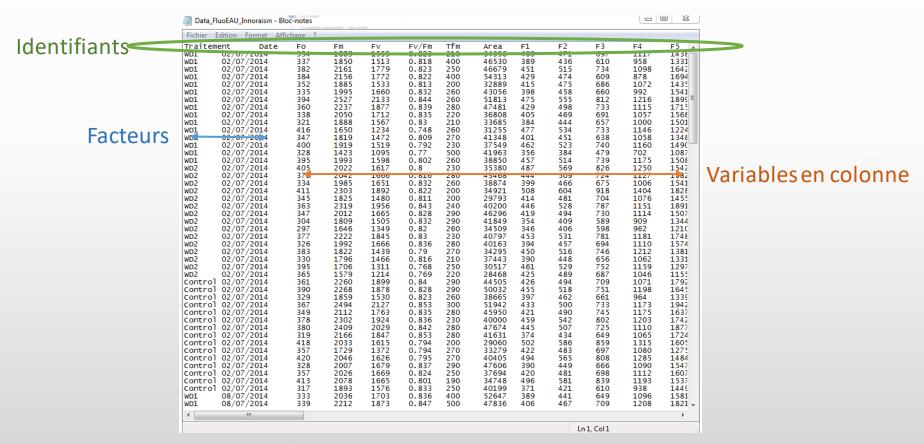
Tests statistiques de base

Rappel



Format classique du fichier de données

- Formats lu par R: excel, texte...
- Exemple de fichier data



1 ligne du tableau = 1 observation à un temps donné

Charger un ou plusieurs fichiers en mémoire

- Définir le répertoire de travail
 - Code: setwd("~/Nom_du_répertoire/Sous_dossier")
- Sélectionner son fichier
 - Code: file1="Data.txt"
 - On peut lister tous ses fichiers de cette manière pour pouvoir les appeler facilement
 - Note: il est aussi possible de charger le fichier par l'interface de menus de R studio
- Lire le fichier
 - Code: data <-read.delim(file1, dec=".")
 - Note: dans la partie environnement de R studio, vous devez voir apparaître votre fichier data

Afficher une partie ou toutes les données

- Afficher vos noms de colonnes
 - Code: names(data)
- Afficher les noms de colonnes et les 5 premières lignes
 - Code: head(data)
- Afficher un résumé des données
 - Code: summary(data)
- Afficher une colonne des données
 - Code: data\$Nom_de_colonne
- Effacer les fichiers en mémoire
 - Code: rm(list=ls())

Opérations sur les composantes du jeu de données

- Définir une variable ou un vecteur
 - Code: A<-1 ou A=1
 - attribue la valeur 1 à A
 - Code: u1<- c(99.813, 9.9813, 0.99813)
 - u1 est un vecteur composé des 3 valeurs définies
- Rentrer une variable existante du tableau de données en mémoire
 - Code: Traitement<-(data\$Traitement)
 - Permet de raccourcir les scripts si besoin
- Enlever une variable d'un jeu de données
 - Code: data2<-data[,-c(8,10,16,54)] # retire les colonnes correspondantes
- Sélectionner ou enlever un traitement en particuliers
 - Code: selectdata<- data[data\$Cinétique=="stress",] # sélectionne
 - Code: selectdata<- data[data\$Cinétique!="control",] # enlève

Les packages R

- Package de base de R: stats
 - Contient toutes les fonctions nécessaires pour effectuer des analyses statistiques basiques
 - Liste et informations sur tous les packages R existants sur le site officiel Rcran: https://cran.r-project.org/web/packages/available_packages_by_name.html
- Installer et charger un package:
 - Code: install.packages("nom_package")
 - Code: library(nom_package)
 - Note: vous pouvez aussi utiliser l'interface spécifique dans le menus de R studio (choisissez votre site de référence pour le chargement des packages France(Lyon) ou France(Toulouse))
- Obtenir de l'aide sur un package
 - Code: help("stats")
 - Ouvre une page dans la fenêtre spécifique de R studio
- Citer un package
 - Code: citation(package = " nom_package", lib.loc = NULL)

Travail sur les données: moyenne et erreur standard

- Obtenir les moyennes de toutes vos variables en 1 clic
 - Code: aggregate(data[,-c(1:2)],by=list(data\$Genotype,data\$Traitement),mean,na.rm=T)
 - Note: vous pouvez mettre autant de facteurs que vous voulez dans la liste, pensez à enlever les colonnes de texte correspondantes
- Obtenir les erreurs standards
 - Code fonction: SE<-function(data){ sterr<- sqrt(var(data,na.rm=TRUE)/ length(data[is.na(data)!=TRUE])) return(sterr) }
 - Code: aggregate(data[,-c(1)],by=list(data\$Traitement),SE)
- Exporter le tableau de résultats des moyennes ou des erreurs standards
 - Code: MEAN<-aggregate(data[,-c(1)],by=list(data\$Traitement),mean,na.rm=T)
 MEAN<-as.data.frame(MEAN)
 write.table(MEAN,"MEAN_data.txt",dec=".",quote=FALSE,row.names=FALSE)
 - Créer le fichier texte dans le dossier du répertoire de travail

Travail sur les données: visualisation des données

- Histogramme
 - Code: hist(data\$Var1,c="grey",main="Histogramme Var1",ylab="Frequence",xlab="valeurs Var1")
- Boite à moustache
 - Code: boxplot(data) # l'ensemble des variables
 - Code: boxplot(data\$Var1) # une variable
- Graph (X,Y) spécifique
 - Code: plot(data\$Var1,data\$Var2) #spécifique 2 variables choisies
- Graph (X,Y) plusieurs données
 - Code: pairs(data) #toutes les variables
 - Attention pairs est limité par la capacité d'affichage (autour de 20 variables maximum)
- Graphiques améliorés: beaucoup de packages existants
 - Package: « FactoMine R »
 - Lien vidéos Youtube: https://www.youtube.com/watch?v=1QPRsg3Bxok
 - Lien blog du développeur: http://factominer.free.fr/
 - Package ggplot2: https://thinkr.fr/pdf/ggplot2-french-cheatsheet.pdf

Travail sur les données: définir les contraintes pour les modèles linéaires

- Modèle linéaire = anova et régression linéaire multiple (modèle de prédiction / analyse STEP-WISE)
- Contraintes existantes:
 - contr.treatment: compare l'écart des moyennes de groupes à la moyenne d'un groupe de référence (spécifié par la base, le niveau de base est le 1^{er} facteur)
 - contr.helmert: renvoie les contrastes entre le 2nd niveau et le 1^{er} puis entre le 3^{ème} et la moyenne des deux 1^{ers}...
 - contr.poly : renvoie les contrastes sur la base de polynômes orthogonaux
 - contr.sum : compare l'écart des moyennes de groupes à la moyenne générale
 - contr.SAS: utilise les mêmes contraintes que SAS (le niveau de base est le dernier facteur)
- Code: options("contrasts") ## pour voir les contraintes actuelles
 options(contrasts=c("contr.sum","contr.sum")) # pour imposer vos contraintes

Travail sur les données: tests statistiques

- Vérification de la normalité et de l'homoscédasticité des résidus
 - Code: tests de normalité

```
R1 <- aov(Var1~Traitement, data= data)
res<-residuals(R1)
shapiro.test(res) # test de Shapiro
ks.test(res,"plnorm") # test de Kolmogorov-Smirnov
```

Code: test des variances

```
bartlett.test(data,residus) # si un seul facteur
library(car)
leveneTest(res~data$Genotype*data$Traitement) # si plusieurs facteurs
```

- Transformation des données
 - Code: pour centrer et réduire les données (nécessaire pour des ACP par exemple)
 data2=t(scale(t(data),center=TRUE,scale=TRUE)) # penser à enlever les colonnes de texte (facteurs)

Travail sur les données: tests statistiques

- Tests paramétriques
 - Code: t.test(data\$Var1, y=c(1)) # test de Student, nécessite de grand effectif (n > 30)
 - Code: aov(Var1~Traitement, data= data) # anova 1 facteur, échantillons indépendants aov(Var1 ~Genotype + Traitement+ Traitement%in%Genotype, data= data) # anova 2 facteurs

- Tests non paramétriques : test de rang principalement
 - Code: test de Wilcoxon (échantillons dépendants)
 wilcox.test(data\$Var1,data\$ID, conf.level=0.95) # ne fonctionne qu'avec un seul facteur
 - Code: test de Kruskal-Wallis (échantillons indépendants)
 kruskal.test(data\$Var1~data\$ID) # ne fonctionne qu'avec un seul facteur
 - Code: data\$ID<-interaction(data\$Genotype, data\$Traitement)# création d'un facteur unique pour le test

Travail sur les données: comparaisons multiples

- Pour tests paramétriques
 - Code: R1 <- aov(Var1~ID, data= data)
 require(laercio) # package spécifique
 LDuncan(R1) # test de Duncan (test de rang)
 - Code: TukeyHSD(R1,ordered=TRUE) # test de Tukey (toutes les comparaisons 2à 2)
 require(graphics)
 plot(TukeyHSD(R1)) # graphique

- Pour tests non paramétriques
 - Code: pairwise.wilcox.test(data\$Var1, data\$ID, p.adjust.method="bonf")
 - Code: library(pgirmess)
 kruskalmc(data\$Var1~data\$ID, data=data, probs=0.05)

Travail sur les données: corrélations

Corrélations

```
    Code: cor.test(data$Var1,data$Var2,
alternative = c("two.sided", "less", "greater"),
method = c("pearson", "kendall", "spearman"), # test à choisir
exact = NULL, conf.level = 0.95, continuity = FALSE) # corrélation deux à deux
```

 Code: library(Hmisc) # package spécifique
 rcorr(as.matrix(data2), type = "pearson") # matrice de corrélations avec test probabilité, nécessité d'avoir normalisé les données par réduction

```
    Code: library(corrplot)
        M<-cor(data2)
        corrplot(M, type="upper", order="hclust", tl.col="black", tl.srt=45) # visualisation graphique</li>
```

Code: library(ppcor)

pcor(data2, method = c("pearson", "kendall", "spearman")) # corrélation partielle permet de connaître la valeur de la corrélation entre deux variables A et B, si la variable C était demeurée constante pour la série d'observations considérées

Travail sur les données: analyse step-wise

- Analyse STEP-WISE = modèle de régression linéaire, permet de définir le plus petit modèle (c'est-à-dire avec le moins de variables possibles) expliquant la variabilité de la variable principale
- Exemple: je souhaite déterminer les composants majeurs de la teneur en matières sèches
 - Code: # penser à définir les bons contrastes pour le modèle linéaire (contr.sum)

```
library(lme4)
library(MASS)

X<-lm(X.MS ~ Glucose + Fructose + Saccharose + Ac.citrique + Ac.malique + Ac.quinique + luteine + lycopene + beta.carotene + phytoene + VitCtot + VitCred,data=data)

Y<-stepAIC(X,direction=c("both")) # ou forward ou backward summary(Y)
```

- Le modèle ayant le plus petit critère AIC est le meilleur modèle explicatif de la variable
- Si vous avez plus de 20 variables, il faudra utiliser le critère BIC (analyse bayesienne)

Programmation: boucles/conditions

- Enregistrement des sorties des analyses dans un fichier texte
 - Code: sink(file="Nom_fichier.txt", append = F) # crée le fichier à enregistrer code
 sink() #fermeture du fichier
 - Penser à utiliser la fonction print() pour « imprimer » les résultats souhaités dans le fichier de sortie

Astuces



- Penser à ordonner vos scripts notamment si vous utilisez des boucles: faites les appels des « library » avant d'exécuter la boucle pour éviter les latences
- Lister vos fichiers en amont de votre code si vous devez revenir souvent dessus
- Annoter vos scripts directement dans le texte avec #
- Utiliser les flèches pour revenir sur vos lignes de code précédemment lues dans la fenêtre de sortie si vous souhaitez la relire/modifier plus rapidement
- Utiliser les touches Ctrl+R ou Ctrl+Entrée selon la version de Rstudio pour lire directement vos lignes de code soit les unes après les autres soit toutes d'un coup en sélectionnant les lignes au préalable dans votre fenêtre de script

Exercice



- Test sur un jeu de données de 20 variables quantitatives (en colonne) pour 2 génotypes dans deux conditions témoin et stress
- Ecrivez une boucle permettant de :
 - Déterminer si les conditions d'application de l'anova sont respectées pour chaque variable
 - Sortir les résultats de l'anova si les conditions sont valables
 - Sinon sortir les résultats d'un test non paramétrique (Kruskal-Wallis)

Complément



Première étape: écrire une boucle

```
data$ID<-interaction(data$Genotype,data$Traitement)
i=1
for (i in c(3:22)) # mettre le nombre de colonne du fichier
{x<-data[,i] # x sert à définir vos différentes colonnes
R1<-aov(x~data$ID,data=data)
aov1<-anova(R1)
print(aov1)} # fonction print pour afficher les résultats</pre>
```

Deuxième étape: poser une condition

```
R1<-aov(Diam_moyen~data$ID,data=data)
res<-residuals(R1)
shapiro.test(res)
p.value<-shapiro.test(res)$p.value#onrécupère la p-value du test
Leven<-leveneTest(res~data$Genotype*data$Traitement)
p.value2<-Leven$Pr(>F)`[1]#idem
if (p.value>0.05 & p.value2>0.05) { LDuncan(R1)
} else { Kruskal.test(data$Diam_moyen~data$ID,data=data) }
```

Réponse

```
data <-read.delim(file1, dec=".")
library(laercio)
library(pgirmess)
library(car)
options(contrasts=c("contr.sum","contr.sum"))
sink(file=("Resultats analyse.txt", append=F)
names(data)
i=1
for (i in c(3:22))
x<-data[,i]
 print(i)
 R1 <- aov(x ~ Genotype+Traitement+Traitement%in%Genotype, data= data)
aov1<-anova(R1)
 print(aov1)
res<-residuals(R1)
 P<-shapiro.test(res)$p.value
 Leven<-leveneTest(res~data$Genotype*data$Traitement)
 p.value2<-Leven$`Pr(>F)`[1]
 if (p.value2>0.05 & P>0.05) { print(LDuncan(R1))
 } else { data$ID<-interaction(data$Genotype,data$Traitement)</pre>
 KW<-kruskal.test(x~data$ID)
 p.value3<-KW$p.value
if (p.value3<0.05) { print(kruskalmc(x~data$ID, data=NULL, probs=0.05))
} else { print("Aucune différence stat !!!")}
}}
sink()
```

