

# **Ateliers L3 CMI**

Quentin Hoarau

2025-09-18

# Table of contents

<b>Introduction</b>	<b>4</b>
<b>I    Calcul Numérique</b>	<b>5</b>
<b>Concepts avancés</b>	<b>6</b>
<b>TP1</b>	<b>7</b>
<b>II   SIG</b>	<b>8</b>
<b>Introduction</b>	<b>9</b>
<b>TP1</b>	<b>10</b>
<b>III Econométrie 1</b>	<b>11</b>
<b>Introduction</b>	<b>12</b>
<b>TP1 : Commandes de base de R</b>	<b>13</b>
Exercice 1 : Manipulation de vecteurs . . . . .	13
Exercice 2 : Manipulation de listes . . . . .	14
Exercice 3 : Manipulation de matrices . . . . .	14
Exercice 4 : Manipulation de chaînes de caractères . . . . .	15
<b>TP2 : Tableaux de données</b>	<b>17</b>
Les verbes de base de <code>dplyr</code> . . . . .	17
Enchaîner des opérations . . . . .	18
<code>group_by</code> et <code>summarise</code> . . . . .	18
Jointures . . . . .	19
Bonus . . . . .	19
<b>TP3 : Premiers Graphiques</b>	<b>20</b>
Exercice 1 . . . . .	20
Exercice 2 . . . . .	21

Exercice 3 . . . . .	21
Exercice 4 . . . . .	23
Exercice 5 . . . . .	24
<b>TP4 : Probabilités et Statistiques avec R</b>	<b>25</b>
1. Probabilités avec R . . . . .	25
1.1 - Échantillonnage . . . . .	25
1.2 - Fonction de densité de probabilité . . . . .	25
1.3 - Espérance et Variance . . . . .	25
4 - Distribution Normale Standard . . . . .	26
1.4 - Distribution du Chi-carré . . . . .	26
1.5 - Distribution de Student . . . . .	26
1.6 - Distribution de Fisher . . . . .	26
2. Statistiques avec R . . . . .	26
2.1 - Biais . . . . .	26
2.2 - Efficience d'un estimateur . . . . .	27
2.3 - Test d'hypothèse . . . . .	28
2.4 - Test d'hypothèse : valeur-p . . . . .	28
2.5 - Corrélation . . . . .	29

# Introduction

This is a Quarto book.

To learn more about Quarto books visit <https://quarto.org/docs/books>.

**Part I**

**Calcul Numérique**

# Concepts avancés

Plongeons dans des sujets plus complexes.

**TP1**

## **Part II**

# **SIG**



# Introduction

# TP1

Plongeons dans des sujets plus complexes.

**Part III**

**Econométrie 1**

# Introduction

Bienvenue dans la première partie de ce livre.

# TP1 : Commandes de base de R

## Exercice 1 : Manipulation de vecteurs

Soit le vecteur  $x = (1, 2, 3, 4, 5)$

1. Créer ce vecteur dans R et le stocker dans un objet que l'on appellera **x** ;
2. Afficher le mode de **x**, puis sa longueur ;
3. Extraire le premier élément, puis le dernier ;
4. Extraire les trois premiers éléments et les stocker dans un vecteur que l'on nommera **a** ;
5. Extraire les éléments en position 1, 3, 5 ; les stocker dans un vecteur que l'on nommera **b** ;
6. Additionner le nombre 10 au vecteur **x**, puis multiplier le résultat par 2 ;
7. Effectuer l'addition de **a** et **b**, commenter le résultat ;
8. Effectuer l'addition suivante : **x+a**, commenter le résultat, puis regarder le résultat de **a+x** ;
9. Multiplier le vecteur **x** par le scalaire **c** que l'on fixera à 2 ;
10. Effectuer la multiplication de **a** et **b**, commenter le résultat ;
11. Effectuer la multiplication suivante : **x\*a**, commenter le résultat ;
12. Récupérer les positions des multiples de 2 du vecteur **x** et les stocker dans un vecteur que l'on nommera **ind**, puis conserver uniquement les multiples de 2 de **x** dans un vecteur que l'on nommera **mult\_2** ;
13. Afficher les éléments de **x** qui sont multiples de 3 et multiples de 2 ;
14. Afficher les éléments de **x** qui sont multiples de 3 ou multiples de 2 ;
15. Calculer la somme des éléments de **x** ;
16. Remplacer le premier élément de **x** par un 4 ;
17. Remplacer le premier élément de **x** par la valeur **NA**, puis calculer la somme des éléments de **x** ;
18. Lister les objets en mémoire dans la session R ;
19. Supprimer le vecteur **a** ;
20. Supprimer la totalité des objets de la session.

## Exercice 2 : Manipulation de listes

1. Évaluer le code suivant : `TRUE+FALSE+TRUE*4` et le commenter ;
  2. Évaluer les expressions suivantes : `c(1, 4, TRUE)`, et `c(1, 4, TRUE, "bonjour")`, commenter ;
  3. Créer une liste que l'on appellera `l` et qui contient les éléments 1, 4 et `TRUE` en première, seconde et troisième positions respectivement ;
  4. Extraire le premier élément de la liste `l`, et afficher son mode. En faire de même avec le troisième élément, et commenter ;
  5. Ajouter un quatrième élément à la liste `l` : "bonjour", puis afficher la structure de `l` ;
  6. Retirer le troisième élément de la liste `l` ;
  7. Créer une liste de trois éléments : votre nom, votre prénom, et votre année de naissance. Ces trois éléments de la liste devront être nommés respectivement "**nom**", "**prénom**" et année de naissance. Stocker la liste ainsi créée dans un objet nommé `moi` ;
  8. Extraire le prénom de la liste `moi` de deux manières : en utilisant l'indice, et en utilisant le nommage ;
  9. Créer une liste avec la même structure que celle de `moi`, en la remplissant avec les informations d'une autre personne et la nommer `toi` Puis, créer la liste `personnes`, qui contiendra les listes `toi` et `moi` ;
  10. Extraire la liste `toi` de `personnes` (en première position) ;
  11. Extraire directement depuis `personnes` le prénom de l'élément en première position.
- 

## Exercice 3 : Manipulation de matrices

1. Créer la matrice suivante :

$$A = \begin{bmatrix} -3 & 5 & 6 \\ -1 & 2 & 2 \\ 1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

- ;
2. Afficher la dimension de `A`, son nombre de colonnes, son nombre de lignes et sa longueur ;
3. Extraire la seconde colonne de `A`, puis la première ligne ;
4. Extraire l'élément en troisième position à la première ligne ;
5. Extraire la sous-matrice de dimension 2 x 2 du coin inférieur de `A`

6. Calculer la somme des colonnes puis des lignes de  $A$
  7. Afficher la diagonale de  $A$  ;
  8. Rajouter le vecteur colonne  $(1, 2, 3)$  à droite de la matrice  $A$  et stocker le résultat dans un objet appelé  $B$  ;
  9. Retirer le quatrième vecteur de  $B$  ;
  10. Retirer la première et la troisième ligne de  $B$  ;
  11. Ajouter le scalaire 10 à  $A$  ;
  12. Ajouter le vecteur colonne  $(1\ 2\ 3)$  à  $A$  ;
  13. Ajouter la matrice identité  $I_3$  à  $A$  ;
  14. Diviser tous les éléments de la matrice  $A$  par 2 ;
  15. Multiplier la matrice  $A$  par le vecteur colonne  $(1\ 2\ 3)$  ;
  16. Afficher la transposée de  $A$  ;
  17. Effectuer le produit avec transposition  $A^t A$ .
- 

## Exercice 4 : Manipulation de chaînes de caractères

Charger le package `tidyverse`, qui contient le package `stringr`.

1. Créer les objets `a` et `b` afin qu'il contiennent respectivement les chaînes de caractères suivantes : *23 à 0* et *C'est la piquette, Jack!*;
2. Créer le vecteur `phrases` de longueur 2, dont les deux éléments sont `a` et `b` ;
3. À l'aide de la fonction appropriée dans le package `stringr`, afficher le nombre de caractères de `a`, de `b`, puis appliquer la même fonction à l'objet `phrases` ;
4. En utilisant la fonction `str_c()`, concaténer `a` et `b` dans une seule chaîne de caractères, en choisissant la virgule comme caractère de séparation ;
5. Concaténer les deux éléments du vecteur `phrases` en une seule chaîne de caractères, en les séparant par le caractère de retour à la ligne, puis utiliser la fonction `cat()` pour afficher le résultat ;
6. Appliquer la même fonction que dans la question précédente à l'objet suivant : `c(NA, phrases)` et commenter ;
7. Mettre en majuscules, puis en minuscules les chaînes du vecteur `phrases` (afficher le résultat, ne pas modifier `phrases`) ;
8. À l'aide de la fonction `word()` du package `stringr`, extraire le mot `la`, puis `Jack` de la chaîne `b` ;
9. Même question que la précédente, en utilisant la fonction `str_sub()` ;
10. À l'aide de la fonction `str_detect()`, rechercher si le motif `piqu` puis `mauvais` sont présents dans `b` ;
11. À l'aide de la fonction `str_detect()`, rechercher si le motif `piqu` est présent dans les éléments du vecteur `phrases` ;

12. À l'aide de la fonction `str_detect()`, rechercher si le motif `piqu` ou le motif `à` sont présents dans les éléments du vecteur `phrases` ;
13. En utilisant la fonction `str_locate()`, retourner les positions de la première occurrence du caractère `a` dans la chaîne `b`, puis essayer avec le caractère `w` pour observer le résultat retourné ;
14. Retourner toutes les positions du motif `a` dans la chaîne `b` ;
15. En utilisant la fonction `str_replace()`, remplacer la première occurrence du motif `a`, par le motif `Z` (afficher le résultat, ne pas modifier `phrases`) ;
16. Remplacer toutes les occurrences de `a` par `Z` dans la chaîne `b` (afficher le résultat, ne pas modifier `phrases`) ;
17. Utiliser la fonction `str_split()` pour séparer la chaîne `b` en utilisant la virgule comme séparateur de sous-chaînes ;
18. Retirer tous les caractères de ponctuation de la chaîne `b`, puis utiliser la fonction `str_trim()` sur le résultat pour retirer les caractères blancs du début et de la fin de la chaîne.



# TP2 : Tableaux de données

On commence par charger les extensions et les données nécessaires.

```
library(tidyverse)
library(nycflights13)
data(flights)
data(airports)
data(airlines)
```

## Les verbes de base de dplyr

### Exercice 1.1

Sélectionner la dixième ligne du tableau des aéroports (`airports`).

Sélectionner les 5 premières lignes de la table `airlines`.

Sélectionner l'aéroport avec l'altitude la plus basse.

### Exercice 1.2

Sélectionnez les vols du mois de juillet (variable `month`).

Sélectionnez les vols avec un retard à l'arrivée (variable `arr_delay`) compris entre 5 et 15 minutes.

Sélectionnez les vols des compagnies Delta, United et American (codes `DL`, `UA` et `AA` de la variable `carrier`).

### Exercice 1.3

Triez la table `flights` par retard au départ décroissant.

### Exercice 1.4

Sélectionnez les colonnes `name`, `lat` et `lon` de la table `airports`

Sélectionnez toutes les colonnes de la table `airports` sauf les colonnes `tz` et `tzone`

Sélectionnez toutes les colonnes de la table `flights` dont les noms se terminent par "delay".

Dans la table `airports`, renommez la colonne `alt` en `altitude` et la colonne `tzone` en `fuseau_horaire`.

### Exercice 1.5

Dans la table `airports`, la colonne `alt` contient l'altitude de l'aéroport en pieds. Créer une nouvelle variable `alt_m` contenant l'altitude en mètres (on convertit des pieds en mètres en les divisant par 3.2808). Sélectionner dans la table obtenue uniquement les deux colonnes `alt` et `alt_m`.

## Enchaîner des opérations

### Exercice 2.1

Réécrire le code de l'exercice précédent en utilisant le *pipe* `%>%`.

### Exercice 2.2

En utilisant le *pipe*, sélectionnez les vols à destination de San Francisco (code `SFO` de la variable `dest`) et triez-les selon le retard au départ décroissant (variable `dep_delay`).

### Exercice 2.3

Sélectionnez les vols des mois de septembre et octobre, conservez les colonnes `dest` et `dep_delay`, créez une nouvelle variable `retard_h` contenant le retard au départ en heures, et conservez uniquement les 5 lignes avec les plus grandes valeurs de `retard_h`.

## group\_by et summarise

### Exercice 3.1

Affichez le nombre de vols par mois.

Triez la table résultat selon le nombre de vols croissant.

### Exercice 3.2

Calculer la distance moyenne des vols selon l'aéroport de départ (variable `origin`).

### Exercice 3.3

Calculer le nombre de vols à destination de Los Angeles (code `LAX`) pour chaque mois de l'année.

### Exercice 3.4

Calculer le nombre de vols selon le mois et la destination.

Ne conserver, pour chaque mois, que la destination avec le nombre maximal de vols.

### Exercice 3.5

Calculer le nombre de vols selon le mois. Ajouter une colonne comportant le pourcentage de vols annuels réalisés par mois.

### Exercice 3.6

Calculer, pour chaque aéroport de départ et de destination, la durée moyenne des vols (variable `air_time`). Pour chaque aéroport de départ, ne conserver que la destination avec la durée moyenne la plus longue.

## Jointures

### Exercice 4.1

Faire la jointure de la table `airlines` sur la table `flights` à l'aide de `left_join`.

### Exercice 4.2

À partir de la table résultat de l'exercice précédent, calculer le retard moyen au départ pour chaque compagnie, et trier selon ce retard décroissant.

### Exercice 4.3

Faire la jointure de la table `airports` sur la table `flights` en utilisant comme clé le code de l'aéroport de destination.

À partir de cette table, afficher pour chaque mois le nom de l'aéroport de destination ayant eu le plus petit nombre de vol.

### Exercice 4.4

Créer une table indiquant, pour chaque vol, uniquement le nom de l'aéroport de départ et celui de l'aéroport d'arrivée.

## Bonus

### Exercice 5.1

Calculer le nombre de vols selon l'aéroport de destination, et fusionnez la table `airports` sur le résultat avec `left_join`. Stocker le résultat final dans un objet nommé `flights_dest`.

# TP3 : Premiers Graphiques

## Exercice 1

1. Avant toute chose, charger `tidyverse`. Charger aussi le jeu de données `rp2018` dans le package `questionr`. Assigner un dataframe `rp69` comme la restriction de `rp2018` aux départements du Rhône et de la Loire. Faire un nuage de points croisant le pourcentage de sans diplôme (`dipl_aucun`) et le pourcentage d'ouvriers (`ouvr`).
2. Faire un nuage de points croisant le pourcentage de sans diplôme et le pourcentage d'ouvriers, avec les points en rouge et de transparence 0.2.
3. Représenter la répartition du pourcentage de propriétaires (variable `proprio`) selon la taille de la commune en classes (variable `pop_cl`) sous forme de boîtes à moustaches.
4. Représenter la répartition du nombre de communes selon la taille de la commune en classes sous la forme d'un diagramme en bâtons.
5. Faire un nuage de points croisant le pourcentage de sans diplôme et le pourcentage d'ouvriers. Faire varier la couleur selon le département (`departement`).
6. Sur le même graphique, faire varier la taille des points selon la population totale de la commune (`pop_tot`).
7. Enfin, toujours sur le même graphique, rendre les points transparents en plaçant leur opacité à 0.5.
9. Représenter la répartition du pourcentage de propriétaires (variable `proprio`) selon la taille de la commune en classes (variable `pop_cl`) sous forme de boîtes à moustaches. Faire varier la couleur de remplissage (attribut `fill`) selon le département.
10. Représenter la répartition du nombre de communes selon la taille de la commune en classes (variable `pop_cl`) sous forme de diagramme en bâtons empilés, avec une couleur différente selon le département.
11. Faire varier la valeur du paramètre `position` pour afficher les barres les unes à côté des autres.

12. Changer à nouveau la valeur du paramètre `position` pour représenter les proportions de communes de chaque département pour chaque catégorie de taille.
13. Faire un nuage de points représentant en abscisse le pourcentage de cadres (`cadres`) et en ordonnée le pourcentage de diplômés du supérieur (`dipl_sup`). Représenter ce nuage par deux graphiques différents selon le département en utilisant `facet_grid`.
14. Sur le même graphique, faire varier la taille des points selon la population totale de la communes (variable `pop_tot`) et rendre les points transparents.
15. Faire le nuage de points croisant pourcentage de chômeurs (`chom`) et pourcentage de sans diplôme. Y ajouter les noms des communes correspondant (variable `commune`), en rouge et en taille 2.5 :
16. Dans le graphique précédent, n’afficher que le nom des communes ayant plus de 15% de chômage.

## Exercice 2

Avant tout, charger le package `tidyverse`.

1. Utiliser la fonction `data()` pour charger en mémoire le jeu de données `economics`. Consulter la page d’aide de ce jeu de données pour prendre connaissance de son contenu ;
2. À l’aide de la fonction `ggplot()`, représenter les dépenses personnelles de consommation (`pce`) en fonction de la date (`date`). Les observations doivent être connectées par une ligne.
3. Modifier le graphique de la question précédente de manière à ce que la couleur de la ligne soit dodger blue et définir la taille de la ligne à 0.5. Stocker le résultat dans un objet que l’on appellera `p_1` ;
4. Ajouter une couche au graphique `p_1` pour modifier les titres des axes (les retirer), et définir le titre suivant : *“Personal Consumption Expenditures (billions dollars)”*.
5. Utiliser la fonction `scale_x_date()` du package `scales` pour modifier l’échelle des abscisses de `p_1`, afin que les étiquettes des marques soient affichées tous les 5 ans ;
6. A l’aide de l’option `date_labels()` de la fonction précédente, modifier le format de ces étiquettes pour que seule l’année des dates s’affiche ;

## Exercice 3

1. Utiliser la fonction `data()` pour charger en mémoire le jeu de données `economics`. Consulter la page d’aide de ce jeu de données pour prendre connaissance de son contenu ;

2. Sélectionner les variables `date`, `psavert` et `uempmed` dans le tableau de données `economics` et utiliser la fonction `gather()` sur le résultat pour obtenir un tableau dans lequel chaque ligne indiquera la valeur (`value`) pour une variable donnée (`key`) à une date donnée (`date`). Stocker le résultat dans un objet que l'on appellera `df` ;
3. Sur un même graphique, représenter à l'aide de lignes, l'évolution dans le temps du taux d'épargne personnelle (`psavert`) et de la durée médiane en semaines du chômage (`uempmed`). Stocker le graphique dans un objet que l'on appellera `p_2` ;
4. Modifier le code ayant servi à construire le graphique `p_2` pour que le type de ligne soit différent pour chacune des deux séries représentées. Les deux lignes doivent être tracées en bleu. Stocker le graphique dans un objet que l'on appellera `p_3` ;
5. À présent, modifier le code ayant servi à construire `p_3` pour qu'à la fois la couleur et le type de ligne servent à différencier les deux séries. Stocker le graphique dans un objet que l'on appellera `p_4` ;
6. Modifier le graphique `p_4` en ajoutant une couche d'échelle de couleur pour que le taux d'épargne personnelle (`psavert`) soit représenté en dodger blue, et que la durée de chômage (`uempmed`) soit représentée en rouge. Par ailleurs, retirer le titre de la légende ;
7. Modifier le graphique `p_4` en ajoutant une couche d'échelle de type de ligne pour que le taux d'épargne personnelle (`psavert`) soit représenté par des tirets, et que la durée de chômage (`uempmed`) soit représentée par une ligne pleine. Par ailleurs, retirer le titre de la légende des types de lignes, afin que les légendes de couleur et de type de ligne soient fusionnées ;
8. Créer le tableaux de données `df_2`, une copie de `df`, dans lequel la variable `key` doit être un facteur dont les niveaux sont `uempmed` et `psavert` ;
9. Créer le vecteur `etiq` suivant `etiq <- c("psavert" = "Pers. Saving Rate", "uempmed" = "Median Duration of Unemployment (weeks)")` Ce vecteur contient des valeurs d'étiquettes pour la légende du graphique qu'il va falloir créer. Représenter sur un même graphique l'évolution dans le temps du taux d'épargne personnelle et de la durée médiane du chômage en semaines, en s'appuyant sur les données contenues dans le tableau `df_2`. La courbe du taux d'épargne personnelle doit être composée de tirets et être de couleur dodger blue; la courbe de la durée médiane du taux de chômage doit être une ligne rouge. La légende ne doit pas comporter de titre, et ses étiquettes doivent être modifiées pour que "*Pers. Saving Rate*" s'affiche à la place de "*psavert*", et pour que "*Median Duration of Unemployment (weeks)*" s'affiche à la place de "*uempmed*". Stocker le graphique dans un objet que l'on appellera `p_5` ; Note : il s'agit de reprendre le code ayant servi à créer le graphique `p_4`, en modifiant légèrement les échelles de couleur et de ligne pour prendre en compte les étiquettes proposées dans le vecteur `etiq`.
10. Modifier `p_5` pour lui ajouter une couche permettant de déplacer la légende en bas du graphique (utiliser la fonction `theme()`) ;

11. Ajouter une couche au graphique `p_5` qui permet de définir un thème. Utiliser le thème minimal (`theme_minimal()`). Que se passe-t-il pour la légende ? Repositionner la légende en dessous, et retirer les titres des axes ;
12. Sauvegarder le graphique `p_5` au format PDF en précisant une largeur de 12 et une hauteur de 8.

## Exercice 4

1. Charger le jeu de données `mpg` contenu dans le package `ggplot2` en mémoire, puis consulter la page d'aide du jeu de données pour en prendre connaissance ;
2. Représenter à l'aide d'un nuage de points la relation entre la consommation sur autoroute des véhicules de l'échantillon (`hwy`) et la cylindrée de leur moteur (`displ`)
3. Reprendre le code du graphique précédent et modifier la forme des points pour les changer en symbole `+` ; modifier la couleur des `+` de manière à la faire dépendre du nombre de cylindres (`cyl`) ;
4. À présent, représenter par des boîtes à moustaches la distribution de la consommation sur autoroute des véhicules (`hwy`) pour chacune des valeurs possibles du nombre de cylindres (`cyl`) ;
5. Charger le jeu de données `economics` contenu dans le package `ggplot2` en mémoire, puis consulter la page d'aide du jeu de données pour en prendre connaissance. Ensuite, ajouter au tableau (les créer) les variables `u_rate` et `e_rate`, respectivement le taux de chômage et le taux d'emploi (on définira le taux de chômage de manière très grossière ici : nombre de personnes non employées sur la population totale) ;
6. Représenter à l'aide de barres l'évolution dans le temps du taux de chômage, et remplir les barres avec la couleur rouge ;
7. Reprendre le code du graphique précédent et ajouter une couche permettant de modifier les limites de l'axe des abscisses pour afficher les valeurs uniquement sur la période "2012-01-01" à "2015-01-01" (utiliser la fonction `coord_cartesian()`). Stocker le graphique dans un objet que l'on appellera `p` ;
8. Dans le tableau de données `economics`, sélectionner les variables `date`, `u_rate` et `e_rate`, puis utiliser la fonction `gather()` pour obtenir un tableau dans lequel chaque ligne correspond à la valeur d'une des variables (taux de chômage ou taux d'emploi) à une date donnée. Stocker le résultat dans un objet que l'on appellera `df_3` ;
9. Utiliser le tableau de données `df_3` pour représenter graphiquement à l'aide de barres les taux de chômage et taux d'emploi par mois sur la période "2012-01-01" à "2015-01-01". Sur le graphique, les barres représentant le taux de chômage et celles représentant le taux d'emploi devront être superposées. Note : il s'agit de modifier légèrement le code ayant permis de réaliser le graphique `p`.

## Exercice 5

1. À l'aide de la fonction `WDI` du package `WDI`, récupérer la série fournie par la Banque Mondiale du PIB par tête (*NY.GDP.PCAP.PP.KD*) pour tous les pays disponibles pour l'année 2010, et stocker ces données dans un tableau que l'on appellera `gdp_capita` ;
2. Dans le tableau `gdp_capita`, modifier la valeur de la variable `country` pour l'observation de la Slovaquie, pour qu'elle vaille `Slovakia` au lieu de `Slovak Republic` ;
3. Filtrer les observations du tableau `gdp_capita` pour ne conserver que les observations des pays membres de l'Union Européenne dont les noms sont contenus dans le vecteur `membres_ue`. Stocker le résultat dans un tableau que l'on nommera `gdp_capita_eu` ;
4. Utiliser le package `rworldmap` pour récupérer les données nécessaires à la réalisation d'une carte du monde ;
5. Afficher une carte du monde à l'aide des fonctions contenues dans le package `ggplot2` ;
6. Modifier les échelles des axes pour faire figurer les méridiens de -60 à 60 par pas de 30 et les parallèles de -180 à 180 par pas de 45. Modifier également la projection cartographique pour choisir la projection orthographique, à l'aide de la fonction `coord_map()` ;
7. Joindre les informations contenues dans le tableau `gdp_capita_eu` au tableau contenant les données permettant la réalisation des cartes ;
8. Réaliser une carte choroplèthe reflétant pour chaque pays membre de l'Union Européenne la valeur du PIB par tête de 2012 ;
9. Modifier les couleurs de l'échelle continue de la carte précédente, pour que les faibles valeurs du PIB par tête soient représentées en jaune, et les valeurs les plus hautes en rouge ;
10. Modifier les ruptures de l'échelle de couleur pour qu'elles aillent de 10000 à 100000; modifier également l'étiquette de ces ruptures de sorte que 35000 soit affiché comme 35k, 60000 comme 60k, etc. Enfin, ajouter un titre au graphique et retirer les titres d'axes.



# TP4 : Probabilités et Statistiques avec R

## 1. Probabilités avec R

### 1.1 - Échantillonnage

Vous êtes la fée des loteries dans une loterie hebdomadaire, où 6 numéros uniques sur 49 sont tirés.

1. Tirez aléatoirement les numéros gagnants de cette semaine (fixez la graine à 123) en utilisant la fonction `sample`.

### 1.2 - Fonction de densité de probabilité

Considérez une variable aléatoire  $X$  avec une fonction de densité de probabilité (PDF)

$$f_X(x) = \frac{x}{4}e^{-x^2/8}, \quad x \geq 0.$$

1. Définissez la PDF ci-dessus comme une fonction  $f()$ .
2. Vérifiez si la fonction que vous avez définie est effectivement une PDF.

### 1.3 - Espérance et Variance

Dans cet exercice, vous devez calculer l'espérance et la variance de la variable aléatoire  $X$  considérée dans l'exercice précédent.

La PDF  $f()$  de l'exercice précédent est disponible dans votre environnement de travail.

1. Définissez une fonction appropriée `ex()` qui s'intègre à l'espérance de  $X$ .
2. Calculez l'espérance de  $X$ . Stockez le résultat dans `expected_value`.
3. Définissez une fonction appropriée `ex2()` qui s'intègre à l'espérance de  $X^2$ .
4. Calculez la variance de  $X$ . Stockez le résultat dans `variance`.

## 4 - Distribution Normale Standard

Soit  $Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$ .

1. Calculez  $\phi(3)$ , c'est-à-dire la valeur de la densité de probabilité standard normale en  $c=3$ .
2. Calculez  $P(|Z| \leq 1.64)$  en utilisant la fonction `pnorm()`.

### 1.4 - Distribution du Chi-carré

1. Soit  $W \sim \chi_{1,0}^2$ . Tracez la PDF correspondante à l'aide de `curve()`. Spécifiez la plage de valeurs  $x$  comme  $[0,25]$  via l'argument `xlim`.
2. Soient  $X_1$  et  $X_2$  deux variables aléatoires normalement distribuées indépendantes avec  $\mu = 0$  et  $\sigma^2 = 15$ . Calculez  $P(X_1^2 + X_2^2 > 10)$

### 1.5 - Distribution de Student

1. Soit  $X \sim t_{10000}$  et  $Z \sim N(0, 1)$ . Calculez le quantile à 95 % des deux distributions. Que remarquez-vous ?
2. Soit  $X \sim t_1$ . Générez 1000 nombres aléatoires à partir de cette distribution et attribuez-les à la variable `x`. Calculez la moyenne de l'échantillon de `x`. Pouvez-vous expliquer le résultat ?

### 1.6 - Distribution de Fisher

1. Soit  $Y \sim F(10, 4)$ . Tracez la fonction quantile de la distribution donnée à l'aide de la fonction `curve()`.
2. Soit  $Y \sim F(4, 5)$ . Calculez  $P(1 < Y < 10)$  en intégrant la PDF avec la fonction `integrate`.

## 2. Statistiques avec R

### 2.1 - Biais

On considère l'estimateur alternatif suivant pour  $\mu_Y$ , la moyenne de  $Y$  :

$$\tilde{Y} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n Y_i$$

1. Définissez une fonction `Y_tilde()` qui implémente l'estimateur ci-dessus.
2. Tirez aléatoirement 5 observations au hasard à partir de la distribution  $N(10, 25)$  et calculez une estimation en utilisant `Y_tilde()`. Répétez cette procédure 10000 fois et stockez les résultats dans `est_biased` en utilisant la fonction `replicate`.
3. Tracez un histogramme de `est_biased`. Ajoutez une ligne verticale rouge à  $\mu = 10$  en utilisant la fonction `abline()`.
4. Tirez aléatoirement 1000 observations au hasard à partir de la distribution  $N(10, 25)$  et calculez une estimation de la moyenne en utilisant `Y_tilde()`. Répétez cette procédure 10000 fois et stockez les résultats dans `est_consistent`.
5. Tracez un histogramme de `est_consistent`. Ajoutez une ligne verticale rouge à  $\mu = 10$  en utilisant la fonction `abline()`.

## 2.2 - Efficience d'un estimateur

Dans cet exercice, nous souhaitons illustrer le résultat selon lequel la moyenne de l'échantillon :

$$\hat{\mu}_Y = \sum_{i=1}^n a_i Y_i$$

avec le schéma de pondération égale  $a_i = \frac{1}{n}$  pour  $i = 1, \dots, n$  est l'estimateur linéaire non biaisé meilleur (BLUE) de  $\mu_Y$ .

En tant qu'alternative, considérez l'estimateur :

$$\tilde{\mu}_Y = \sum_{i=1}^n b_i Y_i$$

où  $b_i$  donne aux premières  $\frac{n}{2}$  observations un poids plus élevé de 3 que les deuxièmes  $\frac{n}{2}$  observations (nous supposons que  $n$  est pair pour simplifier).

%Le vecteur de poids  $w$  a déjà été défini et est disponible dans votre environnement de travail.

1. Définissez un vecteur de pondération pour une taille d'échantillon `n=100`. Il doit être normalisé.
2. Vérifiez que  $\tilde{\mu}_Y$  est un estimateur non biaisé de  $\mu_Y$ , la moyenne de  $Y_i$ .
3. Implémentez l'estimateur alternatif de  $\mu_Y$  en tant que fonction `mu_tilde()`.

4. Tirez au hasard 100 observations à partir de la distribution  $\mathcal{N}(5, 10)$  et calculez les estimations avec les deux estimateurs. Répétez cette procédure 10000 fois et stockez les résultats dans `est_bar` et `est_tilde`. Utilisez la fonction `replicate`.
5. Calculez les variances de l'échantillon de `est_bar` et `est_tilde`. Que pouvez-vous dire sur les deux estimateurs?

## 2.3 - Test d'hypothèse

Considérez l'ensemble de données `wage1` du package `wooldridge`. La variable `wage` donne les gains horaires moyens des individus. Nous supposons que les gains horaires moyens `wage` dépassent 10 dollars par heure et souhaitons tester cette hypothèse à un niveau de signification de  $\alpha = 0,05$ . Veuillez faire ce qui suit :

1. Calculez la statistique de test manuellement et attribuez-la à `tstat`.
2. Utilisez `tstat` pour accepter ou rejeter l'hypothèse nulle.
3. Refaites-le en utilisant l'approximation normale.
4. Calculez la valeur-p manuellement et attribuez-la à `pval` en utilisant l'approximation normale.
5. Utilisez `pval` pour accepter ou rejeter l'hypothèse nulle.
6. Effectuez le test d'hypothèse des questions précédentes en utilisant la fonction `t.test()`.
7. Extrayez la statistique `t` et la valeur-p de la liste créée par `t.test()`. Attribuez-les aux variables `tstat` et `pvalue`.
8. Vérifiez que l'utilisation de l'approximation normale ici est également valide en calculant la différence entre les deux valeurs-p.

## 2.4 - Test d'hypothèse : valeur-p

On considère les données CO2 (`data(CO2)`).

1. Tester s'il existe une différence significative dans l'absorption entre les plantes traitées et les plantes non traitées à un niveau de signification de  $\alpha=0,05$ .
2. Obtenez l'intervalle de confiance.

## 2.5 - Corrélation

Charger la librairie `corrgram` et le jeu de données `auto`.

1. Calculez la corrélation simple (linéaire) entre le prix de la voiture (`Price`) et son économie de carburant `MPG` (mesurée en miles par gallon, ou `mpg`).
2. Utilisez la fonction `cor.test` pour vérifier si le coefficient obtenu est statistiquement significatif au niveau de 5 %.
3. La corrélation simple suppose une relation linéaire entre les variables, mais il peut être utile de relâcher cette hypothèse. Calculez le coefficient de corrélation de Spearman pour les mêmes variables et trouvez sa signification statistique.
4. En R, il est possible de calculer la corrélation pour toutes les paires de variables numériques dans un dataframe en une seule fois. Cependant, cela nécessite d'exclure d'abord les variables non numériques. Créez un nouveau dataframe, `auto_num`, qui ne contient que les colonnes avec des valeurs numériques du dataframe `auto`. Vous pouvez le faire en utilisant la fonction `filter`.
5. Utilisez la fonction `cor` pour créer une matrice de coefficients de corrélation pour les variables du dataframe `auto_num`.
6. La fonction standard `cor.test` ne fonctionne pas avec des dataframes. Cependant, la signification statistique des coefficients de corrélation pour un dataframe peut être vérifiée à l'aide de la fonction `rcorr` du package `Hmisc`. Transformez le dataframe `auto_num` en une matrice (`auto_mat`) et utilisez-le pour vérifier la signification des coefficients de corrélation avec la fonction `rcorr`.
7. Utilisez la fonction `corrgram` du package `corrgram` pour créer un correlogramme par défaut afin de visualiser les corrélations entre les variables du dataframe `auto`.
8. Créez un autre correlogramme qui (1) ne comprend que le panneau inférieur, (2) utilise des diagrammes en camembert pour représenter les coefficients de corrélation et (3) ordonne les variables selon l'ordre par défaut.
9. Créez un nouveau dataframe, `auto_subset`, en sous-échantillonnant le dataframe `auto` pour inclure uniquement les variables `Price`, `MPG`, `Hroom` et `Rseat`. Utilisez le nouveau dataframe pour créer un correlogramme qui (1) affiche les coefficients de corrélation dans le panneau inférieur et (2) montre des diagrammes de dispersion (points) dans le panneau supérieur.
10. Utilisez la fonction `correlations` du package `ggm` pour créer une matrice de corrélation avec à la fois des coefficients de corrélation complets et partiels pour le dataframe `auto_subset`. Trouvez la corrélation partielle entre le prix de la voiture et son économie de carburant.