# Notes de leçon : Introduction aux fonctions et aux conditionnelles

Introduction
Objectifs d'apprentissage
Packages
Bases d'une fonction
Quand écrire une fonction en R
Fonctions avec Plusieurs Arguments
Compréhension de la Portée en R
Introduction aux Conditionnels : if, else if et else
Vérification des arguments avec des conditionnels
Conditionnels Vectorisés
Conclusion!
Corrigés

## Introduction

Les deux composants principaux du langage R sont les objets et les fonctions. Les objets sont les structures de données que nous utilisons pour stocker des informations, et les fonctions sont les outils que nous utilisons pour manipuler ces objets. Citant John Chambers, qui a joué un rôle clé dans le développement du langage R, tout ce qui "existe" dans un environnement R est un objet, et tout ce qui "se passe" est une fonction.

Jusqu'à présent, vous avez principalement utilisé des fonctions écrites par d'autres. Dans cette leçon, vous apprendrez à écrire vos propres fonctions en R.

Écrire des fonctions vous permet d'automatiser des tâches répétitives, d'améliorer l'efficacité et de réduire les erreurs dans votre code.

Dans cette leçon, nous apprendrons les fondamentaux des fonctions avec des exemples simples. Puis, dans une leçon future, nous écrirons des fonctions plus complexes qui peuvent automatiser de grandes parties de votre flux de travail d'analyse de données.

# Objectifs d'apprentissage

À la fin de cette leçon, vous serez capable de :

- 1. Créer et utiliser vos propres fonctions en R.
- 2. Concevoir des arguments de fonction et définir des valeurs par défaut.
- 3. Utiliser une logique conditionnelle telle que if, else if, et else au sein des fonctions.
- 4. Vérifier et valider les arguments de fonction pour prévenir les erreurs.
- 5. Gérer la portée des fonctions et comprendre les variables locales vs. globales.
- 6. Gérer des données vectorisées dans les fonctions.
- 7. Organiser et stocker vos fonctions personnalisées pour une réutilisation facile.

# **Packages**

Exécutez le code suivant pour installer et charger les packages nécessaires pour cette leçon :

```
if (!require(pacman)) install.packages("pacman")
pacman::p_load(tidyverse, here, NHSRdatasets, medicaldata, outbreaks,
reactable)
```

#### Bases d'une fonction

## [1] 68.04

Commençons par créer une fonction très simple. Considérez la fonction suivante qui convertit les pounds (une unité de poids) en kilogrammes (une autre unité de poids) :

```
pounds_en_kg <- function(pounds) {
  return(pounds * 0.4536)
}</pre>
```

Si vous exécutez ce code, vous créerez une fonction nommée pounds\_en\_kg, qui peut être utilisée directement dans un script ou dans la console :

```
pounds_en_kg(150)
```

Décortiquons la structure de cette première fonction étape par étape.

Tout d'abord, une fonction est créée en utilisant l'instruction function, suivie d'une paire de parenthèses et d'une paire d'accolades.

```
function() {
}
```

À l'intérieur des parenthèses, nous indiquons les **arguments** de la fonction. Notre fonction ne prend qu'un seul argument, que nous avons décidé de nommer pounds. C'est la valeur que nous voulons convertir de pounds en kilogrammes.

```
function(pounds) {
}
```

Bien sûr, nous aurions pu nommer cet argument comme nous le voulions.

L'élément suivant, à l'intérieur des accolades, est le **corps** de la fonction. C'est là que nous écrivons le code que nous voulons exécuter lorsque la fonction est appelée.

```
function(pounds) {
  pounds * 0.4536
}
```

Maintenant, nous voulons que notre fonction retourne ce qui est calculé à l'intérieur de son corps. Cela est réalisé via l'instruction return.

```
function(pounds) {
  return(pounds * 0.4536)
}
```

Parfois, vous pouvez omettre l'instruction return et simplement écrire l'expression à retourner à la fin de la fonction, car R retournera automatiquement la dernière expression évaluée dans la fonction :

```
function(pounds) {
  pounds * 0.4536 # R retournera automatiquement cette expression
}
```

Cependant, il est conseillé d'inclure toujours l'instruction return, car cela rend le code plus lisible.

Nous pourrions aussi vouloir d'abord assigner le résultat à un objet puis le retourner :

```
function(pounds) {
  kg <- pounds * 0.4536
  return(kg)
}</pre>
```

C'est un peu plus long, mais cela rend la fonction plus claire.

Enfin, pour que notre fonction puisse être appelée et utilisée, nous devons lui donner un nom. Cela revient à stocker une valeur dans un objet. Ici, nous la stockons dans un objet nommé pounds\_to\_kg.

```
pounds_to_kg <- function(pounds) {
  kg <- pounds * 0.4536
  return(kg)
}</pre>
```

Avec notre fonction, nous avons donc créé un nouvel objet dans notre environnement appelé pounds\_to\_kg, de classe function.

```
class(pounds_to_kg)
```

```
## [1] "function"
```

Nous pouvons maintenant l'utiliser ainsi avec un argument nommé :

```
pounds_to_kg(pounds = 150)
```

```
## [1] 68.04
```

Ou sans un argument nommé :

```
pounds_to_kg(150)
```

```
## [1] 68.04
```

La fonction peut également être utilisée avec un vecteur de valeurs :

```
my_vec <- c(150, 200, 250)
pounds_to_kg(my_vec)</pre>
```

```
## [1] 68.04 90.72 113.40
```

Et voilà! Vous venez de créer votre première fonction en R.

Vous pouvez voir le code source de n'importe quelle fonction en tapant son nom sans parenthèses :

```
pounds_to_kg
```

```
## function(pounds) {
## kg <- pounds * 0.4536
## return(kg)
## }
## <bytecode: 0x133915120>
```

Pour voir cela comme un script R, vous pouvez utiliser la fonction View :

```
View(pounds_to_kg)
```

Cela ouvrira un nouvel onglet dans RStudio avec le code source de la fonction.

Cette méthode fonctionne pour n'importe quelle fonction, pas seulement celles que vous créez. Pour un exemple à quoi ressemble une *vraie* fonction dans la pratique, essayez de voir le code source de la fonction reactable du package reactable :

```
View(reactable)
```

## **Fonction Age Mois**

Créez une fonction simple appelée years\_to\_months qui transforme l'âge en années en âge en mois.

Essayez-la avec years\_to\_months(12)

```
# Votre code ici
years_to_months <- ...</pre>
```

Écrivons maintenant une fonction un peu plus complexe, pour un peu plus de pratique. La fonction que nous allons écrire convertira une température en Fahrenheit (utilisée aux États-Unis) en température en Celsius. La formule pour cette conversion est :

$$C=rac{5}{9} imes (F-32)$$

Et voici la fonction:

```
fahrenheit_to_celsius <- function(fahrenheit) {
  celsius <- (5 / 9) * (fahrenheit - 32)
  return(celsius)
}
fahrenheit_to_celsius(32) # point de congélation de l'eau. Devrait être 0</pre>
```

```
## [1] 0
```

Testons la fonction sur une colonne du jeu de données airquality, qui est l'un des jeux de données intégrés dans R :

```
airquality %>%
  select(Temp) %>%
  mutate(Temp = fahrenheit_to_celsius(Temp)) %>%
  head()
```

```
## Temp
## 1 19.44444
## 2 22.2222
## 3 23.3333
## 4 16.66667
## 5 13.33333
## 6 18.88889
```

Super!

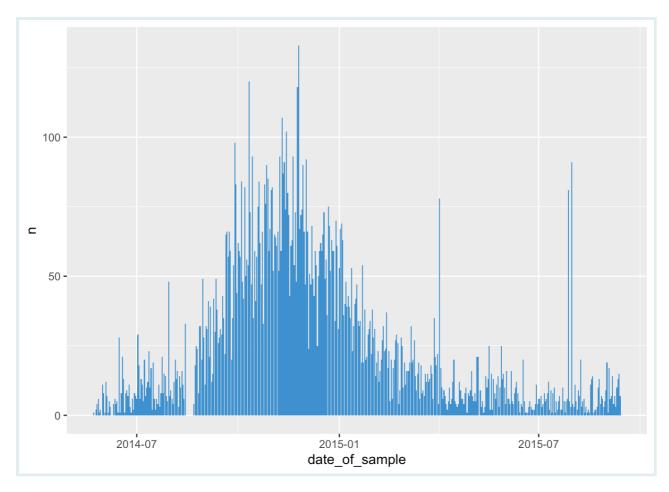
# Quand écrire une fonction en R

Dans R, de nombreuses opérations peuvent être complétées en utilisant des fonctions existantes ou en combinant quelques-unes. Cependant, il y a des occasions où il est avantageux de créer sa propre fonction :

- **Réutilisabilité**: Si vous vous retrouvez à écrire le même code à plusieurs reprises, il peut être bénéfique de l'encapsuler dans une fonction. Par exemple, si vous convertissez fréquemment des températures de Fahrenheit en Celsius, créer une fonction fahrenheit\_to\_celsius rendrait votre code plus épuré et améliorerait l'efficacité.
- **Lisibilité**: Les fonctions peuvent améliorer la lisibilité du code, en particulier lorsqu'elles ont des noms descriptifs. Avec des fonctions simples comme fahrenheit\_to\_celsius, les avantages ne sont pas toujours évidents. Cependant, au fur et à mesure que les fonctions deviennent plus complexes, l'importance des noms descriptifs devient de plus en plus cruciale.
- **Partage**: Les fonctions facilitent le partage du code. Elles peuvent être distribuées soit dans le cadre d'un package, soit comme des scripts autonomes. Bien que la création d'un package soit plus complexe et au-delà du cadre de ce cours, partager des fonctions plus simples est assez direct. Nous parlerons des options pour cela plus tard dans la leçon.

## ... note latérale Fonctions pour les jeux de données et les Graphiques

Les fonctions les plus utiles que vous écrirez probablement concerneront la manipulation de jeux de données et de graphiques. Voici une fonction qui prend une liste linéaire de cas et retourne un graphique de la courbe épidémique :



Cette leçon abordera des fonctions plus complexes plus tard. Pour l'instant, nous nous concentrerons sur les bases de la rédaction de fonctions, en utilisant comme exemples des fonctions simples de manipulation de vecteurs. :::

#### Fonction de Conversion Celsius en Fahrenheit

Créez une fonction nommée celsius\_en\_fahrenheit qui convertit la température de Celsius en Fahrenheit. Voici la formule pour cette conversion :

$$Fahrenheit = Celsius \times 1.8 + 32$$

```
# Votre code ici
celsius_en_fahrenheit <- ...</pre>
```

Ensuite, testez votre fonction sur la colonne temp du jeu de données intégré beaver1 dans R :

```
beaver1 %>%
  select(temp) %>%
  head()
```

# **Fonctions avec Plusieurs Arguments**

La plupart des fonctions prennent plusieurs arguments plutôt qu'un seul. Examinons un exemple de fonction qui prend trois arguments :

```
calculate_calories <- function(carb_grams, protein_grams, fat_grams) {
  result <- (carb_grams * 4) + (protein_grams * 4) + (fat_grams * 9)
  return(result)
}
calculate_calories(carb_grams = 50, protein_grams = 25, fat_grams = 10)</pre>
```

```
## [1] 390
```

La fonction calculate\_calories calcul le total des calories basé sur les grammes de glucides, protéines, et lipides. On estime que les glucides et les protéines ont 4 calories par gramme, tandis que les lipides ont 9 calories par gramme.

Si vous essayez d'utiliser la fonction sans fournir tous les arguments, cela entraînera une erreur.

```
calculate_calories(carb_grams = 50, protein_grams = 25)
```

```
Erreur dans calculate_calories(carb_grams = 50, protein_grams = 25) :
    l'argument "fat grams" est manguant, avec aucune valeur par défaut
```

Vous pouvez définir des **valeurs par défaut** pour les arguments de votre fonction. Si un argument est **appelé** sans qu'une **valeur ne lui soit attribuée**, alors cet argument prend sa valeur par défaut.

Voici un exemple où fat grams se voit attribuer une valeur par défaut de 0.

```
calculate_calories <- function(carb_grams, protein_grams, fat_grams = 0) {
  result <- (carb_grams * 4) + (protein_grams * 4) + (fat_grams * 9)
  return(result)
}
calculate_calories(50, 25)</pre>
```

```
## [1] 300
```

Dans cette version révisée, carb\_grams et protein\_grams sont des arguments obligatoires, mais nous pourrions rendre tous les arguments optionnels en leur donnant tous des valeurs par défaut :

```
calculate_calories <- function(carb_grams = 0, protein_grams = 0, fat_grams =
0) {
  result <- (carb_grams * 4) + (protein_grams * 4) + (fat_grams * 9)
  return(result)
}</pre>
```

Maintenant, nous pouvons appeler la fonction sans arguments :

```
calculate_calories()
```

```
## [1] 0
```

## [1] 300

Nous pouvons également l'appeler avec certains arguments :

```
calculate_calories(carb_grams= 50, protein_grams = 25)
```

Et cela fonctionne comme prévu.

#### Fonction de Calcul de l'IMC

Créez une fonction nommée calc\_imc qui calcule l'Indice de Masse Corporelle (IMC) pour une ou plusieurs personnes. Gardez à l'esprit que l'IMC est calculé comme le poids en kg divisé par le carré de la taille en mètres. Par conséquent, cette fonction nécessite deux arguments obligatoires : le poids et la taille.

```
# Votre code ici
calc_imc <- ...</pre>
```

Ensuite, appliquez votre fonction au jeu de données medicaldata::smartpill pour calculer l'IMC de chaque personne :

```
medicaldata::smartpill %>%
  as_tibble() %>%
  select(Weight, Height) %>%
  mutate(IMC = calc_imc(Weight, Height))
```

# Compréhension de la Portée en R

La portée se réfère à la visibilité des variables et objets dans différentes parties de votre code R. Il est important de comprendre la portée lors de l'écriture de fonctions.

Les objets créés à l'intérieur d'une fonction ont une **portée locale** au sein de cette fonction (par opposition à une **portée globale**) et ne sont pas accessibles en dehors de la fonction. Illustrons cela avec la fonction pounds\_en\_kg :

Imaginez que vous voulez convertir un poids en pounds en kilogrammes et vous écrivez une fonction pour cela :

```
pounds_en_kg <- function(pounds) {
  kg <- pounds * 0.4536
}</pre>
```

Vous pourriez être tenté d'essayer d'accéder à la variable kg en dehors de la fonction, mais vous obtiendrez une erreur :

```
pounds_en_kg(50)
kg
```

```
Erreur : objet 'kg' introuvable
```

C'est parce que kg est une variable locale à l'intérieur de la fonction livres\_en\_kg et n'est pas accessible dans l'environnement global.

Pour utiliser une valeur générée à l'intérieur d'une fonction, nous devons nous assurer qu'elle est retournée par la fonction :

```
pounds_en_kg <- function(pounds) {
  kg <- pounds * 0.4536
  return(kg)
}</pre>
```

Et ensuite, nous pouvons stocker le résultat de la fonction dans une variable globale :

```
kg <- pounds_en_kg(50)
```

Maintenant, nous pouvons accéder à l'objet kg :

```
kg
```

```
## [1] 22.68
```

# Introduction aux Conditionnels: if, else if et else

Les conditionnels, qui sont utilisés pour contrôler le flux d'exécution du code, sont une partie essentielle de la programmation, en particulier lors de l'écriture de fonctions. En R, les conditionnels sont mis en œuvre à l'aide des instructions if, else et else if.

Lorsque nous utilisons if, nous spécifions que nous voulons que certaines parties du code s'exécutent uniquement si une condition spécifique est vraie.

Voici la structure d'une instruction if :

```
if (condition) {
   # code à exécuter si la condition est vraie
}
```

Remarquez que cela ressemble à la structure d'une fonction.

Maintenant, voyons une instruction if en action, pour convertir une température de Celsius en Fahrenheit :

```
celsius <- 20
convertir_en <- "fahrenheit"

if (convertir_en == "fahrenheit") {
   fahrenheit <- (celsius * 9/5) + 32
   print(fahrenheit)
}</pre>
```

```
## [1] 68
```

Dans ce fragment de code, si la variable convertir\_en est égale à "fahrenheit", la conversion est réalisée et le résultat est imprimé.

Voyons maintenant ce qui se passe lorsque convertir\_en est défini à une valeur autre que "fahrenheit" :

```
convertir_en <- "kelvin"

if (convertir_en == "fahrenheit") {
   fahrenheit <- (celsius * 9/5) + 32
   print(fahrenheit)
}</pre>
```

Dans ce cas, rien n'est imprimé car la condition n'est pas satisfaite.

```
convertir_en <- "kelvin"

if (convertir_en == "fahrenheit") {
   fahrenheit <- (celsius * 9/5) + 32
   print(fahrenheit)
} else {
   print(celsius)
}</pre>
```

```
## [1] 20
```

lci, si la variable convertir\_en ne correspond pas à "fahrenheit", le code dans le bloc else s'exécute, imprimant la valeur originale en Celsius.

Pour vérifier plusieurs conditions spécifiques, nous pouvons utiliser else if :

```
convertir_en <- "kelvin"

if (convertir_en == "fahrenheit") {
   fahrenheit <- (celsius * 9/5) + 32
   print(fahrenheit)
} else if (convertir_en == "kelvin") {
   temp_kelvin <- celsius + 273.15
   print(temp_kelvin)
} else {
   print(celsius)
}</pre>
```

```
## [1] 293.15
```

lci, le code gère trois possibilités :

- Convertir en Fahrenheit si convertir\_en est "fahrenheit".
- Si convertir\_en n'est PAS "fahrenheit", vérifie si c'est "kelvin". Si c'est le cas, convertir en Kelvin.
- Si convertir\_en n'est ni "fahrenheit" ni "kelvin", imprimer la valeur originale en Celsius.

Notez que vous pouvez avoir autant d'instructions else if que nécessaire, tandis que vous ne pouvez avoir qu'une seule instruction else attachée à une instruction if.

Finalement, nous pouvons encapsuler cette logique dans une fonction. Nous allons assigner le résultat à l'intérieur de chaque conditionnel à une variable appelée sortie et retourner sortie à la fin de la fonction :

```
convertir_celsius <- function(celsius, convertir_en) {
  if (convertir_en == "fahrenheit") {
    sortie <- (celsius * 9/5) + 32
  } else if (convertir_en == "kelvin") {
    sortie <- celsius + 273.15
  } else {
    sortie <- celsius
  }
  return(sortie)
}</pre>
```

Testons la fonction :

```
convertir_celsius(20, "fahrenheit")
```

## [1] 68

```
convertir_celsius(20, "kelvin")
```

```
## [1] 293.15
```

Un problème avec la fonction actuelle est que si une valeur invalide est passée à convert\_to, nous n'obtenons aucun message informatif à ce sujet :

```
convertir_celsius(20, "celsius")
```

## [1] 20

```
convertir_celsius(20, "foo")
```

```
## [1] 20
```

C'est un problème courant avec les fonctions qui utilisent des conditionnels. Nous discuterons de la manière de gérer cela dans la section suivante.

#### Débogage d'une fonction avec une logique conditionnelle

Une fonction nommée check\_negatives est conçue pour analyser un vecteur de nombres en R et imprimer un message indiquant si le vecteur contient des nombres négatifs. Cependant, la fonction contient actuellement des erreurs de syntaxe.

```
check_negatives <- function(numbers) {
    x <- numbers

if any(x < 0) {
    print("x contient des nombres négatifs")
    else {
       print("x ne contient pas de nombres négatifs")
}</pre>
```

Identifiez et corrigez les erreurs de syntaxe dans la fonction check\_negatives. Après avoir corrigé la fonction, testez-la avec les vecteurs suivants pour vous assurer qu'elle fonctionne correctement : 1. c(8, 3, -2, 5) 2. c(10, 20, 30, 40)

# Vérification des arguments avec des conditionnels

Lors de l'écriture de fonctions en R, il est souvent utile de s'assurer que les entrées fournies sont sensées et dans le domaine attendu. Sans vérifications appropriées, une fonction peut retourner des résultats incorrects ou échouer silencieusement, ce qui peut être source de confusion et de perte de temps pour le débogage. C'est là que la vérification des arguments intervient.

Considérez le scénario suivant avec notre fonction de conversion de température convertir\_celsius(), qui convertit une température de Celsius en fahrenheit ou kelvin

```
convertir_celsius (30, "centigrade")
```

```
## [1] 30
```

Dans ce cas, l'utilisateur essaie de convertir une température de Kelvin en "centigrade". Mais notre fonction échoue silencieusement, retournant la valeur Celsius d'origine au lieu d'un message d'erreur. Cela est dû au fait que l'argument convertir\_en n'est pas vérifié pour sa validité.

Pour améliorer notre fonction, nous pouvons introduire une vérification des arguments pour valider convertir\_de et convertir\_en. La fonction stop() en R nous permet de terminer l'exécution d'une fonction et d'imprimer un message d'erreur. Voici comment nous pouvons utiliser stop() pour vérifier des valeurs valides de convertir\_de et convertir\_en :

```
# Tester stop() en dehors d'une fonction, pour l'intégrer plus tard dans
conv_temp()
convertir_en <- "mauvaise échelle"

if (!(convertir_en %in% c("fahrenheit", "kelvin"))) {
   stop("convertir_en doit être fahrenheit ou kelvin")
}</pre>
```

Erreur : convertir\_en doit être celsius, fahrenheit, ou kelvin

Intégrons cela dans notre fonction convertir\_celsius():

```
convertir_celsius <- function(celsius, convert_en) {
  if (!(convert_en %in% c("fahrenheit", "kelvin"))) {
    stop("convert_en doit être fahrenheit ou kelvin")
  }

if (convert_en == "fahrenheit") {
  out <- (celsius * 9/5) + 32
  } else if (convert_to == "kelvin") {
  out <- celsius + 273.15
  } else {
    out <- celsius
  }
  return(out)
}</pre>
```

Notez que dans cette fonction mise à jour, il n'est plus nécessaire d'avoir une instruction else, car la fonction stop () mettra fin à l'exécution de la fonction si convert\_en n'est pas l'une des trois valeurs valides. Ainsi, nous pouvons simplifier la fonction comme suit :

```
convertir_celsius <- function(celsius, convert_en) {
  if (!(convert_en %in%c("fahrenheit", "kelvin"))) {
    stop("convert_en doit être fahrenheit ou kelvin")
}

if (convert_en == "fahrenheit") {
    out <- (celsius * 9/5) + 32
} else if (convert_en == "kelvin") {
    out <- celsius + 273.15
}
  return(out)
}</pre>
```

Maintenant, si nous exécutons la commande problématique originale :

```
convertir_celsius(30, "centigrade")
```

La fonction s'arrêtera immédiatement et fournira un message d'erreur clair, indiquant que "centigrade" n'est pas une échelle de température reconnue.



Bien que la vérification des arguments améliore la fiabilité des fonctions, une utilisation excessive peut ralentir les performances et compliquer le code. Avec le temps, en examinant le code d'autres personnes et grâce à l'expérience, vous développerez un bon sens de l'équilibre à trouver entre rigueur, efficacité et clarté. Pour l'instant, notez qu'il est généralement bon de pencher vers plus de vérifications.

## Exercice sur la vérification des arguments

Considérez la fonction calculate\_calories que nous avons écrite plus tôt :

```
calculate_calories <- function(carb_grams = 0, protein_grams = 0, fat_grams =
0) {
  result <- (carb_grams * 4) + (protein_grams * 4) + (fat_grams * 9)
  return(result)
}</pre>
```

Écrire une fonction appelée calculate\_calories2() qui est identique à calculate\_calories() sauf qu'elle vérifie si les arguments carb\_grams, protein\_grams et fat\_grams sont numériques. Si l'un d'eux n'est pas numérique, la fonction doit imprimer un message d'erreur en utilisant la fonction stop().

```
calculate_calories2 <- function(carb_grams = 0, protein_grams = 0, fat_grams =
0) {
    # votre code ici
    return(result)
}</pre>
```

## Conditionnels Vectorisés

Dans les exemples précédents, nous avons ajouté une condition sur une seule valeur, telle que l'argument convert\_en. Maintenant, explorons comment construire des conditionnels basés sur un vecteur de valeurs. De tels cas nécessitent une gestion spéciale car l'instruction if n'est pas vectorisée.

Par exemple, si nous voulions écrire une fonction pour classifier les lectures de température en hypothermie, normal ou fièvre, vous pourriez penser à utiliser une construction if-else comme ceci :

```
classify_temp <- function(temp) {
   if (temp < 36.5) {
      print("hypothermie")
   } else if (temp >= 36.5 & temp <= 37.5) {
      print("normal")
   } else if (temp > 37.5) {
      print("fièvre")
   }
}
```

Cela fonctionne sur une seule valeur :

```
classify_temp(36)
```

```
## [1] "hypothermie"
```

Mais cela ne fonctionnera pas comme prévu sur un vecteur, car l'instruction if n'est pas vectorisée et évalue seulement le premier élément du vecteur. Par exemple :

```
temp_vec <- c(36, 37, 38)
```

```
classify_temp(temp_vec) # Ceci ne fonctionnera pas correctement
```

```
Erreur dans if (temp < 35) { : la condition a une longueur > 1
```

Pour traiter l'ensemble du vecteur, vous devriez utiliser des fonctions vectorisées telles que ifelse ou case\_when du package dplyr. Voici comment vous pouvez employer ifelse:

```
## [1] "hypothermie" "normal" "fièvre"
```

Pour une alternative plus propre et plus lisible, dplyr::case\_when peut également être utilisé:

```
classify_temp <- function(temp) {
  case_when(
    temp < 36.5 ~ "hypothermie",
    temp >= 36.5 & temp <= 37.5 ~ "normal",
    temp > 37.5 ~ "fièvre",
    TRUE ~ NA_character_
    )
}
classify_temp(temp_vec) # Ceci fonctionne aussi comme prévu
```

```
## [1] "hypothermie" "normal" "fièvre"
```

Cette fonction fonctionne sans problème avec les jeux de données aussi :

```
NHSRdatasets::synthetic_news_data %>%
  select(temp) %>%
  mutate(temp_class = classify_temp(temp))
```

```
## # A tibble: 1,000 × 2
##
      temp temp class
##
     <dbl> <chr>
## 1 36.8 normal
## 2 35
           hypothermie
## 3 36.2 hypothermie
## 4 36.9 normal
## 5 36.4 hypothermie
## 6 35.3 hypothermie
##
   7
      35.6 hypothermie
## 8 37.2 normal
## 9 35.5 hypothermie
## 10 35.3 hypothermie
## # i 990 more rows
```

#### Pratique pour classifier la dose d'Isoniazide

Appliquons ces connaissances à un cas pratique. Considérez la tentative suivante pour écrire une fonction qui calcule les dosages du médicament isoniazide pour des adultes pesant plus de 30kg :

```
calculer_dosage_isoniazide <- function(poids) {
  if (poids < 30) {
    stop("Le poids doit être au moins de 30 kg.")
  } else if (poids <= 35) {
    return(150)
  } else if (poids <= 45) {
    return(200)
  } else if (poids <= 55) {
    return(300)
  } else if (poids <= 70) {
    return(300)
  } else {
    return(300)
  }
} else {
    return(300)
  }
}</pre>
```

Cette fonction échoue avec un vecteur de poids. Votre tâche est d'écrire une nouvelle fonction calculate\_isoniazid\_dosage2() qui peut gérer les entrées vectorielles. Pour vous assurer que tous les poids sont au-dessus de 30 kg, vous utiliserez la fonction any() dans votre vérification des erreurs.

Voici une ébauche pour vous aider à démarrer :

```
calculate_isoniazid_dosage2 <- function(weight) {
  if (any(weight < 30)) stop("Tous les poids doivent être au moins de 30 kg.")

# Votre code ici

return(out)
}

calculate_isoniazid_dosage2(c(30, 40, 50, 100))</pre>
```

## Error in calculate\_isoniazid\_dosage2(c(30, 40, 50, 100)): object 'out' not
found

# Conclusion!

Félicitations pour avoir suivi la leçon!

Vous avez maintenant les éléments de base pour créer des fonctions personnalisées qui automatisent les tâches répétitives dans vos flux de travail R. Bien sûr, il y a encore beaucoup à apprendre sur les fonctions, mais vous avez maintenant les fondations sur lesquelles construire.

# Corrigés

## Fonction Âge en Mois

```
annees_en_mois <- function(annees) {
  mois <- annees * 12
  return(mois)
}

# Test
annees_en_mois(12)</pre>
```

## [1] 144

#### Fonction Celsius en Fahrenheit

```
celsius_en_fahrenheit <- function(celsius) {
  fahrenheit <- celsius * 1.8 + 32
  return(fahrenheit)
}

# Test
beaver1 %>%
  select(temp) %>%
  mutate(Fahrenheit = celsius_en_fahrenheit(temp))
```

```
temp Fahrenheit
##
## 1
       36.33
                  97.394
## 2
       36.34
                  97.412
## 3
       36.35
                  97.430
                  97.556
## 4
       36.42
## 5
       36.55
                  97.790
## 6
       36.69
                  98.042
## 7
       36.71
                  98.078
       36.75
                  98.150
## 8
## 9
       36.81
                  98.258
## 10
       36.88
                  98.384
## 11
       36.89
                  98.402
       36.91
                  98.438
## 12
## 13
       36.85
                  98.330
## 14
       36.89
                  98.402
## 15
       36.89
                  98.402
                  98.006
## 16
       36.67
## 17
       36.50
                  97.700
## 18
       36.74
                  98.132
## 19
       36.77
                  98.186
## 20
       36.76
                  98.168
```

##	21	36.78	98.204
##	22	36.82	98.276
##	23	36.89	98.402
##		36.99	98.582
##	25	36.92	98.456
##	26	36.99	98.582
##	27	36.89	98.402
##	28	36.94	98.492
##	29	36.92	98.456
##	30	36.97	98.546
##	31	36.91	98.438
##	32	36.79	98.222
##	33	36.77	98.186
##	34	36.69	98.042
##		36.62	97.916
##	36	36.54	97.772
##	37	36.55	97.790
##	38	36.67	98.006
##	39	36.69	98.042
##	40	36.62	97.916
##	41	36.64	97.952
##	42	36.59	97.862
	43	36.65	97.970
	44		98.150
##		36.80	98.240
##	46	36.81	98.258
##		36.87	98.366
##	48	36.87	98.366
##	49	36.89	98.402
##		36.94	98.492
##	51	36.98	98.564
##	52	36.95	98.510
##	53	37.00	98.600
##	54	37.07	98.726
##	55	37.05	98.690
##	56	37.00	98.600
##	57	36.95	98.510
	58	37.00	98.600
##	59	36.94	98.492
##	60	36.88	98.384
##	61	36.93	98.474
##	62	36.98	98.564
##	63	36.97	98.546
##	64	36.85	98.330
##	65	36.92	98.456
##	66	36.99	98.582
##	67	37.01	98.618
##	68	37.10	98.780
##	69	37.10	98.762
##	70	37.02	98.636
##	71	36.96	98.528
##	72	36.84	98.312
##	73	36.87	98.366
##	74	36.85	98.330
##	75	36.85	98.330
##	76	36.87	98.366

```
## 77
       36.89
                  98.402
## 78
       36.86
                  98.348
## 79
       36.91
                  98.438
## 80
       37.53
                  99.554
## 81
       37.23
                  99.014
## 82
       37.20
                  98.960
## 83
       37.25
                  99.050
## 84
       37.20
                 98.960
## 85
       37.21
                  98.978
## 86
       37.24
                  99.032
## 87
       37.10
                  98.780
## 88
       37.20
                  98.960
## 89
       37.18
                  98.924
## 90
       36.93
                  98.474
                  98.294
## 91
       36.83
## 92
       36.93
                  98.474
## 93
       36.83
                  98.294
## 94
       36.80
                  98.240
## 95
       36.75
                  98.150
## 96
       36.71
                  98.078
## 97
       36.73
                  98.114
## 98
       36.75
                  98.150
## 99
                  98.096
       36.72
## 100 36.76
                  98.168
## 101 36.70
                  98.060
## 102 36.82
                  98.276
## 103 36.88
                  98.384
## 104 36.94
                 98,492
## 105 36.79
                  98,222
## 106 36.78
                  98.204
## 107 36.80
                  98.240
## 108 36.82
                  98.276
## 109 36.84
                  98.312
## 110 36.86
                  98.348
## 111 36.88
                  98.384
## 112 36.93
                  98.474
## 113 36.97
                  98.546
## 114 37.15
                  98.870
```

## **Fonction IMC**

```
calculer_imc <- function(poids, taille) {
  imc <- poids / (taille^2)
  return(imc)
}

# Test
library(medicaldata)
medicaldata::smartpill %>%
  as_tibble() %>%
  select(Weight, Height) %>%
  mutate(IMC = calculer_imc(Weight, Height))
```

```
## # A tibble: 95 × 3
##
      Weight Height
                         IMC
##
       <dbl> <dbl>
                       <dbl>
               183. 0.00305
##
   1
       102.
               180. 0.00314
##
   2
       102.
    3
        68.0
               180. 0.00209
##
##
   4
        69.9
               175. 0.00227
   5
        44.9
               152. 0.00193
##
##
   6
        94.8
               185. 0.00276
               188. 0.00244
##
   7
        86.2
               165. 0.00280
        76.2
##
   8
##
   9
        74.4
               173. 0.00249
        64.9
## 10
               170. 0.00224
## # i 85 more rows
```

## Débogage d'une Fonction avec Logique Conditionnelle

```
verifier_negatifs <- function(nombres) {
  if (any(nombres < 0)) {
    print("x contient des nombres négatifs")
  } else {
    print("x ne contient pas de nombres négatifs")
  }
}
# Test
verifier_negatifs(c(8, 3, -2, 5))</pre>
```

## [1] "x contient des nombres négatifs"

```
verifier_negatifs(c(10, 20, 30, 40))
```

## [1] "x ne contient pas de nombres négatifs"

#### Pratique de Vérification des Arguments

```
calculate_calories2 <- function(carb_grams = 0, protein_grams = 0, fat_grams = 0) {
   if (!is.numeric(carb_grams)) {
      stop("carb_grams must be numeric")
   }
   if (!is.numeric(protein_grams)) {
      stop("protein_grams must be numeric")
   }
   if (!is.numeric(fat_grams)) {
      stop("fat_grams must be numeric")
   }
   result <- (carb_grams * 4) + (protein_grams * 4) + (fat_grams * 9)
   return(result)
}</pre>
```

## Pratique de classification du dosage de l'Isoniazide

```
calculer_dosage_isoniazide2 <- function(poids) {
  if (any(poids < 30)) stop("Tous les poids doivent être au moins de 30 kg.")

  dosage <- case_when(
    poids <= 35 ~ 150,
    poids <= 45 ~ 200,
    poids <= 55 ~ 300,
    poids <= 70 ~ 300,
    TRUE ~ 300
  )
  return(dosage)
}

calculer_dosage_isoniazide2(c(30, 40, 50, 100))</pre>
```

## [1] 150 200 300 300

## Contributeurs

Les membres de l'équipe suivants ont contribué à cette leçon :



# DANIEL CAMARA

Data Scientist at the GRAPH Network and fellowship as Public Health

researcher at Fiocruz, Brazil Passionate about lots of things, especially when it involves people leading lives with more equality and freedom



# EDUARDO ARAUJO

Student at Universidade Tecnologica Federal do Parana Passionate about reproducible science and education



# LAURE VANCAUWENBERGHE

Data analyst, the GRAPH Network A firm believer in science for good, striving to ally programming, health and education



# KENE DAVID NWOSU

Data analyst, the GRAPH Network Passionate about world improvement



# **GUY WAFEU**

R Instructor and Public Health Physician Committed to improving the quality of data analysis

#### Références

Certains éléments de cette leçon ont été adaptés des sources suivantes :

- Barnier, Julien. "Introduction à R et au tidyverse." Consulté le 23 mai 2022. https://juba.github.io/tidyverse
- Wickham, Hadley; Grolemund, Garrett. "R for Data Science." Consulté le 25 mai 2022. https://r4ds.had.co.nz/

This work is licensed under the Creative Commons Attribution Share Alike license.

