Analyse\_2

Christian Cyriaque

2025-02-28

# Liste des packages à installer  
#packages <- c("officer", "flextable", "tidyverse", "summarytools",   
 #"gtsummary", "survey", "readxl", "dplyr", "ggplot2", "scales","cardx")  
  
# Installer les packages  
#install.packages(packages)  
  
# Vérifier si les packages sont correctement installés et les charger  
#lapply(packages, require, character.only = TRUE)  
  
  
  
library(cardx)  
library(officer)  
library(flextable)  
library(tidyverse)  
library(summarytools)  
library(gtsummary)  
library(survey)  
library(readxl)  
library(survey)  
library(dplyr)  
library(ggplot2)  
library(scales)  
  
#chooseCRANmirror()  
#11  
#options(repos = c(CRAN = "https://cran.rstudio.com/"))  
#install.packages("here")  
library(here)  
data\_P3\_ = read\_csv(here("data", "data\_P3.csv"))

1. Ponderation

# Créer l'objet de design en tenant compte des pondérations  
data\_design <- svydesign(id = ~id, weights = ~PON, data = data\_P3\_)

# 1. Tableau pour les Répondants

table\_repondants <- tbl\_svysummary(  
 data = data\_design,  
 by = gpe\_age,   
 include = c(age, sexe,Lieu\_de\_residence,lieu\_de\_naissance,Diplome\_du\_repondant, Occupation\_du\_repondant),  
   
 statistic = list(  
 all\_continuous() ~ "{mean}",  
 all\_categorical() ~ "{p} ({n})"  
 ),  
 digits=~ c(1,0),  
 missing = "no" # ne pas afficher les valeurs manquantes  
) %>%  
 add\_overall() %>% # ajouter la colonne « Ensemble »  
 add\_p() %>% # ajouter les p-values pour tester la différence entre les groupes  
 modify\_header(label = "\*\*Caractéristiques\*\*") %>%   
 modify\_caption("\*\*Répondants\*\*")  
  
  
table\_repondants

| **Caractéristiques** | **Overall** N = 721*1* | **18-24 ans** N = 268*1* | **25-34 ans** N = 453*1* | **p-value***2* |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| age | 26.4 | 21.1 | 29.6 | <0.001 |
| sexe |  |  |  | 0.9 |
| Femme | 49.8 (359) | 49.4 (132) | 50.1 (227) |  |
| Homme | 50.2 (362) | 50.6 (136) | 49.9 (226) |  |
| Lieu\_de\_residence |  |  |  | >0.9 |
| Ailleurs au Quebec | 54.8 (395) | 55.0 (147) | 54.6 (247) |  |
| Grand Motreal | 45.2 (326) | 45.0 (121) | 45.4 (205) |  |
| lieu\_de\_naissance |  |  |  | 0.11 |
| Hors du Canada | 6.7 (48) | 7.2 (19) | 6.3 (29) |  |
| Hors du Quebec | 1.1 (8) | 2.3 (6) | 0.4 (2) |  |
| Provinde de Quebec | 92.2 (662) | 90.4 (241) | 93.2 (421) |  |
| Diplome\_du\_repondant |  |  |  | <0.001 |
| CEGEP / DEP | 48.2 (347) | 48.3 (128) | 48.2 (218) |  |
| Primaire/Secondaire | 20.6 (148) | 32.8 (87) | 13.4 (61) |  |
| Universitaire | 31.2 (224) | 18.9 (50) | 38.3 (174) |  |
| Occupation\_du\_repondant |  |  |  | <0.001 |
| À la maison TPL | 3.7 (26) | 2.5 (7) | 4.4 (20) |  |
| Étudiant PTL S | 8.5 (61) | 17.9 (47) | 3.0 (13) |  |
| Étudiant TPA S | 0.5 (3) | 0.7 (2) | 0.3 (2) |  |
| Sans travail mais recherche | 3.1 (22) | 1.8 (5) | 3.8 (17) |  |
| Sans travail sans recherche | 1.0 (7) | 0.0 (0) | 1.6 (7) |  |
| Travail et études TPA | 0.9 (6) | 1.4 (4) | 0.6 (3) |  |
| Travail PTL études TPA | 6.3 (45) | 5.7 (15) | 6.7 (30) |  |
| Travail TPA études PTL | 15.1 (108) | 36.5 (97) | 2.6 (12) |  |
| Travail TPA S | 4.9 (35) | 7.2 (19) | 3.6 (16) |  |
| Travail TPL S | 56.1 (402) | 26.4 (70) | 73.6 (332) |  |
| *1*Mean; % (n) | | | | |
| *2*Design-based KruskalWallis test; Pearson's X^2: Rao & Scott adjustment | | | | |

# 1. Tableau pour l’utilisation des médias sociaux des repondants

table\_utilisation\_medias\_sociaux <-   
 data\_design %>%  
 tbl\_svysummary(  
 by = gpe\_age,  
 include = c(Usage\_MS,Nbr\_compte\_MS,Nbr\_compte\_MS\_regulier),  
 statistic = list(  
 all\_continuous() ~ "{mean}",  
 all\_categorical() ~ "{p} ({n})"  
 ),  
 digits=~ c(1,0),  
 missing = "no"   
) %>%  
 add\_overall() %>%   
 add\_p() %>%   
 modify\_header(label = "\*\*Caractéristiques\*\*") %>%   
 modify\_caption("\*\*Utilisation\_médias\_sociaux\*\*")  
  
table\_utilisation\_medias\_sociaux

| **Caractéristiques** | **Overall** N = 721*1* | **18-24 ans** N = 268*1* | **25-34 ans** N = 453*1* | **p-value***2* |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| Usage\_MS |  |  |  | <0.001 |
| Non | 8.4 (60) | 14.4 (39) | 4.8 (22) |  |
| Oui | 91.6 (660) | 85.6 (229) | 95.2 (431) |  |
| Nbr\_compte\_MS |  |  |  | <0.001 |
| 1 ou 2 comptes | 27.3 (197) | 10.1 (27) | 37.5 (170) |  |
| 3 à 5 comptes | 53.1 (383) | 56.0 (150) | 51.3 (232) |  |
| 6 comptes et plus | 10.4 (75) | 17.9 (48) | 6.0 (27) |  |
| Aucun | 9.2 (66) | 15.9 (43) | 5.2 (23) |  |
| Nbr\_compte\_MS\_regulier |  |  |  | <0.001 |
| Aucun | 9.5 (68) | 15.2 (41) | 6.1 (28) |  |
| Deux | 30.1 (217) | 20.9 (56) | 35.6 (161) |  |
| Plus de quatre | 7.0 (50) | 13.0 (35) | 3.4 (16) |  |
| Quatre | 11.1 (80) | 17.5 (47) | 7.3 (33) |  |
| Trois | 23.9 (172) | 25.7 (69) | 22.9 (103) |  |
| Un | 18.4 (132) | 7.6 (20) | 24.7 (112) |  |
| *1*% (n) | | | | |
| *2*Pearson's X^2: Rao & Scott adjustment | | | | |

# 3 Activités faites sur les médias sociaux

Table\_activités\_médias\_sociaux <-   
 data\_design %>%  
 tbl\_svysummary(  
 by = gpe\_age,  
 include = c(Suivre\_activité\_amis\_et\_famille, Communiquer\_amis\_et\_famille, Partager\_propre\_matériel\_avec\_proches, Partager\_propre\_matériel\_publiquement, Suivre\_actualités\_sur\_RSM, Prendre\_connaissance\_programmes\_gouv, Rechercher\_information\_generale, Rechercher\_info\_importante\_personnelle, Aucune, Autre),  
   
 statistic = list(  
 all\_continuous() ~ "{mean}",  
 all\_categorical() ~ "{p} ({n})"  
 ),  
 digits=~ c(1,0),  
 missing = "no" # ne pas afficher les valeurs manquantes  
) %>%  
 add\_overall() %>%   
 add\_p() %>%   
 modify\_header(label = "\*\*Caractéristiques\*\*") %>%   
 modify\_caption("\*\*Activités médias sociaux\*\*")  
  
Table\_activités\_médias\_sociaux

| **Caractéristiques** | **Overall** N = 721*1* | **18-24 ans** N = 268*1* | **25-34 ans** N = 453*1* | **p-value***2* |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| Suivre\_activité\_amis\_et\_famille |  |  |  | 0.002 |
| Non | 25.2 (182) | 32.7 (88) | 20.8 (94) |  |
| Oui | 74.8 (539) | 67.3 (180) | 79.2 (358) |  |
| Communiquer\_amis\_et\_famille |  |  |  | 0.5 |
| Non | 26.7 (193) | 28.4 (76) | 25.8 (117) |  |
| Oui | 73.3 (528) | 71.6 (192) | 74.2 (336) |  |
| Partager\_propre\_matériel\_avec\_proches |  |  |  | 0.4 |
| Non | 64.2 (463) | 66.3 (178) | 62.9 (285) |  |
| Oui | 35.8 (258) | 33.7 (90) | 37.1 (168) |  |
| Partager\_propre\_matériel\_publiquement |  |  |  | 0.010 |
| Non | 76.2 (549) | 70.4 (189) | 79.6 (360) |  |
| Oui | 23.8 (172) | 29.6 (79) | 20.4 (92) |  |
| Suivre\_actualités\_sur\_RSM |  |  |  | 0.024 |
| Non | 51.8 (373) | 57.7 (155) | 48.3 (219) |  |
| Oui | 48.2 (347) | 42.3 (113) | 51.7 (234) |  |
| Prendre\_connaissance\_programmes\_gouv |  |  |  | 0.7 |
| Non | 86.0 (620) | 85.4 (229) | 86.4 (391) |  |
| Oui | 14.0 (101) | 14.6 (39) | 13.6 (61) |  |
| Rechercher\_information\_generale |  |  |  | 0.009 |
| Non | 64.9 (467) | 58.3 (156) | 68.8 (311) |  |
| Oui | 35.1 (253) | 41.7 (112) | 31.2 (141) |  |
| Rechercher\_info\_importante\_personnelle |  |  |  | 0.2 |
| Non | 82.6 (596) | 80.1 (215) | 84.1 (381) |  |
| Oui | 17.4 (125) | 19.9 (53) | 15.9 (72) |  |
| Aucune |  |  |  | 0.5 |
| Non | 99.5 (717) | 99.7 (267) | 99.3 (450) |  |
| Oui | 0.5 (4) | 0.3 (1) | 0.7 (3) |  |
| Autre |  |  |  | 0.2 |
| Non | 99.8 (720) | 99.5 (267) | 100.0 (453) |  |
| Oui | 0.2 (1) | 0.5 (1) | 0.0 (0) |  |
| *1*% (n) | | | | |
| *2*Pearson's X^2: Rao & Scott adjustment | | | | |

# 4. Quête d’informations

Table\_Quête\_informatins <-   
 data\_design %>%  
 tbl\_svysummary(  
 by =gpe\_age,  
 include = c(Votre\_mere, Votre\_pere, Votre\_soeur, Votre\_frere, Vos\_amis, A\_l\_ecole, Vos\_colleges\_de\_travail, Les\_medias\_traditionnels, Les\_medias\_numeriques\_Q1),  
 statistic = list(  
 all\_continuous() ~ "{mean}",  
 all\_categorical() ~ "{p} ({n})"  
 ),  
 digits=~ c(1,0),  
 missing = "no"   
) %>%  
 add\_overall() %>%   
 modify\_header(label = "\*\*Caractéristiques\*\*") %>%   
 modify\_caption("\*\*Quête\_informations\*\*")  
  
Table\_Quête\_informatins

| **Caractéristiques** | **Overall** N = 721*1* | **18-24 ans** N = 268*1* | **25-34 ans** N = 453*1* |
| --- | --- | --- | --- |
| Votre\_mere |  |  |  |
| Important | 35.2 (254) | 38.2 (102) | 33.4 (151) |
| Pas important | 10.7 (77) | 10.5 (28) | 10.8 (49) |
| Pas important du tout | 5.6 (40) | 3.2 (9) | 7.0 (32) |
| Plus ou moins important | 21.0 (152) | 17.6 (47) | 23.1 (104) |
| Très important | 27.5 (198) | 30.5 (82) | 25.8 (117) |
| Votre\_pere |  |  |  |
| Important | 33.6 (242) | 38.4 (103) | 30.8 (139) |
| Pas important | 7.1 (51) | 4.3 (12) | 8.7 (39) |
| Pas important du tout | 9.3 (67) | 8.0 (21) | 10.0 (45) |
| Plus ou moins important | 22.6 (163) | 18.1 (49) | 25.2 (114) |
| Très important | 27.5 (198) | 31.2 (84) | 25.3 (115) |
| Votre\_soeur |  |  |  |
| Important | 24.0 (173) | 23.2 (62) | 24.4 (111) |
| Pas important | 8.2 (59) | 9.8 (26) | 7.3 (33) |
| Pas important du tout | 25.3 (182) | 23.2 (62) | 26.5 (120) |
| Plus ou moins important | 25.8 (186) | 22.7 (61) | 27.7 (125) |
| Très important | 16.7 (121) | 21.0 (56) | 14.2 (64) |
| Votre\_frere |  |  |  |
| Important | 23.2 (167) | 21.5 (58) | 24.2 (110) |
| Pas important | 8.2 (59) | 8.8 (23) | 7.9 (36) |
| Pas important du tout | 27.7 (200) | 30.2 (81) | 26.2 (119) |
| Plus ou moins important | 27.1 (195) | 23.8 (64) | 29.0 (131) |
| Très important | 13.8 (100) | 15.8 (42) | 12.7 (57) |
| Vos\_amis |  |  |  |
| Important | 47.1 (340) | 46.7 (125) | 47.4 (215) |
| Pas important | 7.5 (54) | 7.2 (19) | 7.7 (35) |
| Pas important du tout | 1.8 (13) | 1.9 (5) | 1.8 (8) |
| Plus ou moins important | 30.9 (222) | 30.6 (82) | 31.0 (140) |
| Très important | 12.7 (91) | 13.6 (37) | 12.1 (55) |
| A\_l\_ecole |  |  |  |
| Important | 39.5 (284) | 43.1 (115) | 37.3 (169) |
| Pas important | 9.4 (68) | 9.5 (25) | 9.4 (42) |
| Pas important du tout | 10.3 (74) | 7.1 (19) | 12.2 (55) |
| Plus ou moins important | 28.1 (203) | 24.5 (66) | 30.3 (137) |
| Très important | 12.7 (92) | 15.9 (43) | 10.8 (49) |
| Vos\_colleges\_de\_travail |  |  |  |
| Important | 35.0 (253) | 33.7 (90) | 35.8 (162) |
| Pas important | 15.8 (114) | 16.5 (44) | 15.4 (70) |
| Pas important du tout | 6.7 (49) | 5.9 (16) | 7.2 (33) |
| Plus ou moins important | 35.9 (259) | 37.8 (101) | 34.9 (158) |
| Très important | 6.5 (47) | 6.2 (17) | 6.7 (30) |
| Les\_medias\_traditionnels |  |  |  |
| Important | 29.8 (215) | 27.7 (74) | 31.1 (141) |
| Pas important | 17.0 (122) | 17.1 (46) | 16.9 (76) |
| Pas important du tout | 9.7 (70) | 6.5 (18) | 11.6 (52) |
| Plus ou moins important | 35.6 (257) | 41.3 (111) | 32.3 (146) |
| Très important | 7.8 (56) | 7.4 (20) | 8.1 (37) |
| Les\_medias\_numeriques\_Q1 |  |  |  |
| Important | 18.9 (136) | 19.8 (53) | 18.4 (83) |
| Pas important | 24.9 (180) | 24.9 (67) | 24.9 (113) |
| Pas important du tout | 12.4 (89) | 10.7 (29) | 13.4 (61) |
| Plus ou moins important | 40.4 (291) | 41.9 (112) | 39.5 (179) |
| Très important | 3.4 (24) | 2.8 (7) | 3.8 (17) |
| *1*% (n) | | | |

# 5. Tableau pour les Parents des repondants

Table\_parents <- tbl\_svysummary(  
 data = data\_design,  
 by = gpe\_age,   
 include = c( Diplome\_mere, Diplome\_pere,Siruation\_civile\_parents,Occupation\_mere,Occupation\_pere),  
 statistic = list(  
 all\_continuous() ~ "{mean}",  
 all\_categorical() ~ "{p} ({n})"  
 ),  
 digits=~ c(1,0),  
 missing = "no"  
) %>%  
 add\_overall() %>%  
 add\_p() %>%  
 modify\_header(label = "\*\*Caractéristiques\*\*") %>%  
 modify\_caption("\*\*Parents\*\*")  
  
Table\_parents

| **Caractéristiques** | **Overall** N = 721*1* | **18-24 ans** N = 268*1* | **25-34 ans** N = 453*1* | **p-value***2* |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| Diplome\_mere |  |  |  | <0.001 |
| CEGEP / DEP | 40.7 (281) | 37.0 (91) | 42.8 (190) |  |
| Primaire/Secondaire | 24.9 (172) | 17.2 (42) | 29.2 (130) |  |
| Universitaire | 34.3 (237) | 45.8 (112) | 28.1 (125) |  |
| Diplome\_pere |  |  |  | 0.10 |
| CEGEP / DEP | 37.8 (258) | 38.9 (95) | 37.3 (163) |  |
| Primaire/Secondaire | 31.1 (212) | 26.1 (64) | 33.9 (148) |  |
| Universitaire | 31.1 (211) | 35.0 (85) | 28.8 (126) |  |
| Siruation\_civile\_parents |  |  |  | 0.088 |
| Divorce | 17.7 (126) | 14.0 (37) | 19.8 (89) |  |
| Les deux sont defunts | 0.7 (5) | 0.5 (1) | 0.8 (4) |  |
| Separe | 20.2 (145) | 22.5 (59) | 18.9 (85) |  |
| Toujours ensemble | 52.8 (378) | 56.8 (150) | 50.4 (228) |  |
| Un des deux est defunt | 8.6 (62) | 6.1 (16) | 10.1 (45) |  |
| Occupation\_mere |  |  |  | <0.001 |
| Agriculeurs exploitants | 0.4 (3) | 0.4 (1) | 0.4 (2) |  |
| Artisants, commerçants, chef | 5.0 (34) | 6.2 (15) | 4.3 (19) |  |
| Autre sans activité professionnelle | 5.6 (39) | 6.4 (16) | 5.1 (23) |  |
| Cadres, intélets supérieurs | 10.0 (69) | 12.0 (29) | 8.9 (40) |  |
| Employés | 45.1 (311) | 49.1 (120) | 42.9 (190) |  |
| Ouvriers | 2.4 (17) | 1.1 (3) | 3.2 (14) |  |
| Préfère ne pas répondre | 2.7 (18) | 4.8 (12) | 1.5 (7) |  |
| Professions intermédiaires | 11.6 (80) | 12.4 (30) | 11.2 (50) |  |
| Retraités | 17.2 (118) | 7.5 (18) | 22.5 (100) |  |
| Occupation\_pere |  |  |  | <0.001 |
| Agriculeurs exploitants | 1.9 (13) | 1.4 (3) | 2.1 (9) |  |
| Artisants, commerçants, chef | 7.6 (51) | 9.5 (23) | 6.5 (29) |  |
| Cadres, intélets supérieurs | 12.3 (83) | 11.9 (29) | 12.5 (55) |  |
| Employés | 36.1 (245) | 42.0 (101) | 32.9 (144) |  |
| Ouvriers | 7.9 (53) | 8.2 (20) | 7.7 (34) |  |
| Préfère ne pas répondre | 2.6 (18) | 4.1 (10) | 1.7 (8) |  |
| Professions intermédiaires | 9.8 (66) | 11.3 (27) | 8.9 (39) |  |
| Retraités | 19.7 (134) | 9.1 (22) | 25.6 (112) |  |
| Sans activité profes | 2.2 (15) | 2.5 (6) | 2.0 (9) |  |
| *1*% (n) | | | | |
| *2*Pearson's X^2: Rao & Scott adjustment | | | | |

# 7. Combinaison des tableaux dans un seul tableau

final\_table <- tbl\_stack(  
 tbls = list(table\_repondants,table\_utilisation\_medias\_sociaux,Table\_activités\_médias\_sociaux,Table\_Quête\_informatins,Table\_parents),  
 group\_header = c("Répondants", "utilisation\_medias\_sociaux","activités\_médias\_sociaux","Quête\_informatins","Parents")  
)  
  
# Affichage du tableau final  
final\_table

| **Caractéristiques** | **Overall** N = 721*1* | **18-24 ans** N = 268*1* | **25-34 ans** N = 453*1* | **p-value***2* |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| Répondants | | | | |
| age | 26.4 | 21.1 | 29.6 | <0.001 |
| sexe |  |  |  | 0.9 |
| Femme | 49.8 (359) | 49.4 (132) | 50.1 (227) |  |
| Homme | 50.2 (362) | 50.6 (136) | 49.9 (226) |  |
| Lieu\_de\_residence |  |  |  | >0.9 |
| Ailleurs au Quebec | 54.8 (395) | 55.0 (147) | 54.6 (247) |  |
| Grand Motreal | 45.2 (326) | 45.0 (121) | 45.4 (205) |  |
| lieu\_de\_naissance |  |  |  | 0.11 |
| Hors du Canada | 6.7 (48) | 7.2 (19) | 6.3 (29) |  |
| Hors du Quebec | 1.1 (8) | 2.3 (6) | 0.4 (2) |  |
| Provinde de Quebec | 92.2 (662) | 90.4 (241) | 93.2 (421) |  |
| Diplome\_du\_repondant |  |  |  | <0.001 |
| CEGEP / DEP | 48.2 (347) | 48.3 (128) | 48.2 (218) |  |
| Primaire/Secondaire | 20.6 (148) | 32.8 (87) | 13.4 (61) |  |
| Universitaire | 31.2 (224) | 18.9 (50) | 38.3 (174) |  |
| Occupation\_du\_repondant |  |  |  | <0.001 |
| À la maison TPL | 3.7 (26) | 2.5 (7) | 4.4 (20) |  |
| Étudiant PTL S | 8.5 (61) | 17.9 (47) | 3.0 (13) |  |
| Étudiant TPA S | 0.5 (3) | 0.7 (2) | 0.3 (2) |  |
| Sans travail mais recherche | 3.1 (22) | 1.8 (5) | 3.8 (17) |  |
| Sans travail sans recherche | 1.0 (7) | 0.0 (0) | 1.6 (7) |  |
| Travail et études TPA | 0.9 (6) | 1.4 (4) | 0.6 (3) |  |
| Travail PTL études TPA | 6.3 (45) | 5.7 (15) | 6.7 (30) |  |
| Travail TPA études PTL | 15.1 (108) | 36.5 (97) | 2.6 (12) |  |
| Travail TPA S | 4.9 (35) | 7.2 (19) | 3.6 (16) |  |
| Travail TPL S | 56.1 (402) | 26.4 (70) | 73.6 (332) |  |
| utilisation\_medias\_sociaux | | | | |
| Usage\_MS |  |  |  | <0.001 |
| Non | 8.4 (60) | 14.4 (39) | 4.8 (22) |  |
| Oui | 91.6 (660) | 85.6 (229) | 95.2 (431) |  |
| Nbr\_compte\_MS |  |  |  | <0.001 |
| 1 ou 2 comptes | 27.3 (197) | 10.1 (27) | 37.5 (170) |  |
| 3 à 5 comptes | 53.1 (383) | 56.0 (150) | 51.3 (232) |  |
| 6 comptes et plus | 10.4 (75) | 17.9 (48) | 6.0 (27) |  |
| Aucun | 9.2 (66) | 15.9 (43) | 5.2 (23) |  |
| Nbr\_compte\_MS\_regulier |  |  |  | <0.001 |
| Aucun | 9.5 (68) | 15.2 (41) | 6.1 (28) |  |
| Deux | 30.1 (217) | 20.9 (56) | 35.6 (161) |  |
| Plus de quatre | 7.0 (50) | 13.0 (35) | 3.4 (16) |  |
| Quatre | 11.1 (80) | 17.5 (47) | 7.3 (33) |  |
| Trois | 23.9 (172) | 25.7 (69) | 22.9 (103) |  |
| Un | 18.4 (132) | 7.6 (20) | 24.7 (112) |  |
| activités\_médias\_sociaux | | | | |
| Suivre\_activité\_amis\_et\_famille |  |  |  | 0.002 |
| Non | 25.2 (182) | 32.7 (88) | 20.8 (94) |  |
| Oui | 74.8 (539) | 67.3 (180) | 79.2 (358) |  |
| Communiquer\_amis\_et\_famille |  |  |  | 0.5 |
| Non | 26.7 (193) | 28.4 (76) | 25.8 (117) |  |
| Oui | 73.3 (528) | 71.6 (192) | 74.2 (336) |  |
| Partager\_propre\_matériel\_avec\_proches |  |  |  | 0.4 |
| Non | 64.2 (463) | 66.3 (178) | 62.9 (285) |  |
| Oui | 35.8 (258) | 33.7 (90) | 37.1 (168) |  |
| Partager\_propre\_matériel\_publiquement |  |  |  | 0.010 |
| Non | 76.2 (549) | 70.4 (189) | 79.6 (360) |  |
| Oui | 23.8 (172) | 29.6 (79) | 20.4 (92) |  |
| Suivre\_actualités\_sur\_RSM |  |  |  | 0.024 |
| Non | 51.8 (373) | 57.7 (155) | 48.3 (219) |  |
| Oui | 48.2 (347) | 42.3 (113) | 51.7 (234) |  |
| Prendre\_connaissance\_programmes\_gouv |  |  |  | 0.7 |
| Non | 86.0 (620) | 85.4 (229) | 86.4 (391) |  |
| Oui | 14.0 (101) | 14.6 (39) | 13.6 (61) |  |
| Rechercher\_information\_generale |  |  |  | 0.009 |
| Non | 64.9 (467) | 58.3 (156) | 68.8 (311) |  |
| Oui | 35.1 (253) | 41.7 (112) | 31.2 (141) |  |
| Rechercher\_info\_importante\_personnelle |  |  |  | 0.2 |
| Non | 82.6 (596) | 80.1 (215) | 84.1 (381) |  |
| Oui | 17.4 (125) | 19.9 (53) | 15.9 (72) |  |
| Aucune |  |  |  | 0.5 |
| Non | 99.5 (717) | 99.7 (267) | 99.3 (450) |  |
| Oui | 0.5 (4) | 0.3 (1) | 0.7 (3) |  |
| Autre |  |  |  | 0.2 |
| Non | 99.8 (720) | 99.5 (267) | 100.0 (453) |  |
| Oui | 0.2 (1) | 0.5 (1) | 0.0 (0) |  |
| Quête\_informatins | | | | |
| Votre\_mere |  |  |  |  |
| Important | 35.2 (254) | 38.2 (102) | 33.4 (151) |  |
| Pas important | 10.7 (77) | 10.5 (28) | 10.8 (49) |  |
| Pas important du tout | 5.6 (40) | 3.2 (9) | 7.0 (32) |  |
| Plus ou moins important | 21.0 (152) | 17.6 (47) | 23.1 (104) |  |
| Très important | 27.5 (198) | 30.5 (82) | 25.8 (117) |  |
| Votre\_pere |  |  |  |  |
| Important | 33.6 (242) | 38.4 (103) | 30.8 (139) |  |
| Pas important | 7.1 (51) | 4.3 (12) | 8.7 (39) |  |
| Pas important du tout | 9.3 (67) | 8.0 (21) | 10.0 (45) |  |
| Plus ou moins important | 22.6 (163) | 18.1 (49) | 25.2 (114) |  |
| Très important | 27.5 (198) | 31.2 (84) | 25.3 (115) |  |
| Votre\_soeur |  |  |  |  |
| Important | 24.0 (173) | 23.2 (62) | 24.4 (111) |  |
| Pas important | 8.2 (59) | 9.8 (26) | 7.3 (33) |  |
| Pas important du tout | 25.3 (182) | 23.2 (62) | 26.5 (120) |  |
| Plus ou moins important | 25.8 (186) | 22.7 (61) | 27.7 (125) |  |
| Très important | 16.7 (121) | 21.0 (56) | 14.2 (64) |  |
| Votre\_frere |  |  |  |  |
| Important | 23.2 (167) | 21.5 (58) | 24.2 (110) |  |
| Pas important | 8.2 (59) | 8.8 (23) | 7.9 (36) |  |
| Pas important du tout | 27.7 (200) | 30.2 (81) | 26.2 (119) |  |
| Plus ou moins important | 27.1 (195) | 23.8 (64) | 29.0 (131) |  |
| Très important | 13.8 (100) | 15.8 (42) | 12.7 (57) |  |
| Vos\_amis |  |  |  |  |
| Important | 47.1 (340) | 46.7 (125) | 47.4 (215) |  |
| Pas important | 7.5 (54) | 7.2 (19) | 7.7 (35) |  |
| Pas important du tout | 1.8 (13) | 1.9 (5) | 1.8 (8) |  |
| Plus ou moins important | 30.9 (222) | 30.6 (82) | 31.0 (140) |  |
| Très important | 12.7 (91) | 13.6 (37) | 12.1 (55) |  |
| A\_l\_ecole |  |  |  |  |
| Important | 39.5 (284) | 43.1 (115) | 37.3 (169) |  |
| Pas important | 9.4 (68) | 9.5 (25) | 9.4 (42) |  |
| Pas important du tout | 10.3 (74) | 7.1 (19) | 12.2 (55) |  |
| Plus ou moins important | 28.1 (203) | 24.5 (66) | 30.3 (137) |  |
| Très important | 12.7 (92) | 15.9 (43) | 10.8 (49) |  |
| Vos\_colleges\_de\_travail |  |  |  |  |
| Important | 35.0 (253) | 33.7 (90) | 35.8 (162) |  |
| Pas important | 15.8 (114) | 16.5 (44) | 15.4 (70) |  |
| Pas important du tout | 6.7 (49) | 5.9 (16) | 7.2 (33) |  |
| Plus ou moins important | 35.9 (259) | 37.8 (101) | 34.9 (158) |  |
| Très important | 6.5 (47) | 6.2 (17) | 6.7 (30) |  |
| Les\_medias\_traditionnels |  |  |  |  |
| Important | 29.8 (215) | 27.7 (74) | 31.1 (141) |  |
| Pas important | 17.0 (122) | 17.1 (46) | 16.9 (76) |  |
| Pas important du tout | 9.7 (70) | 6.5 (18) | 11.6 (52) |  |
| Plus ou moins important | 35.6 (257) | 41.3 (111) | 32.3 (146) |  |
| Très important | 7.8 (56) | 7.4 (20) | 8.1 (37) |  |
| Les\_medias\_numeriques\_Q1 |  |  |  |  |
| Important | 18.9 (136) | 19.8 (53) | 18.4 (83) |  |
| Pas important | 24.9 (180) | 24.9 (67) | 24.9 (113) |  |
| Pas important du tout | 12.4 (89) | 10.7 (29) | 13.4 (61) |  |
| Plus ou moins important | 40.4 (291) | 41.9 (112) | 39.5 (179) |  |
| Très important | 3.4 (24) | 2.8 (7) | 3.8 (17) |  |
| Parents | | | | |
| Diplome\_mere |  |  |  | <0.001 |
| CEGEP / DEP | 40.7 (281) | 37.0 (91) | 42.8 (190) |  |
| Primaire/Secondaire | 24.9 (172) | 17.2 (42) | 29.2 (130) |  |
| Universitaire | 34.3 (237) | 45.8 (112) | 28.1 (125) |  |
| Diplome\_pere |  |  |  | 0.10 |
| CEGEP / DEP | 37.8 (258) | 38.9 (95) | 37.3 (163) |  |
| Primaire/Secondaire | 31.1 (212) | 26.1 (64) | 33.9 (148) |  |
| Universitaire | 31.1 (211) | 35.0 (85) | 28.8 (126) |  |
| Siruation\_civile\_parents |  |  |  | 0.088 |
| Divorce | 17.7 (126) | 14.0 (37) | 19.8 (89) |  |
| Les deux sont defunts | 0.7 (5) | 0.5 (1) | 0.8 (4) |  |
| Separe | 20.2 (145) | 22.5 (59) | 18.9 (85) |  |
| Toujours ensemble | 52.8 (378) | 56.8 (150) | 50.4 (228) |  |
| Un des deux est defunt | 8.6 (62) | 6.1 (16) | 10.1 (45) |  |
| Occupation\_mere |  |  |  | <0.001 |
| Agriculeurs exploitants | 0.4 (3) | 0.4 (1) | 0.4 (2) |  |
| Artisants, commerçants, chef | 5.0 (34) | 6.2 (15) | 4.3 (19) |  |
| Autre sans activité professionnelle | 5.6 (39) | 6.4 (16) | 5.1 (23) |  |
| Cadres, intélets supérieurs | 10.0 (69) | 12.0 (29) | 8.9 (40) |  |
| Employés | 45.1 (311) | 49.1 (120) | 42.9 (190) |  |
| Ouvriers | 2.4 (17) | 1.1 (3) | 3.2 (14) |  |
| Préfère ne pas répondre | 2.7 (18) | 4.8 (12) | 1.5 (7) |  |
| Professions intermédiaires | 11.6 (80) | 12.4 (30) | 11.2 (50) |  |
| Retraités | 17.2 (118) | 7.5 (18) | 22.5 (100) |  |
| Occupation\_pere |  |  |  | <0.001 |
| Agriculeurs exploitants | 1.9 (13) | 1.4 (3) | 2.1 (9) |  |
| Artisants, commerçants, chef | 7.6 (51) | 9.5 (23) | 6.5 (29) |  |
| Cadres, intélets supérieurs | 12.3 (83) | 11.9 (29) | 12.5 (55) |  |
| Employés | 36.1 (245) | 42.0 (101) | 32.9 (144) |  |
| Ouvriers | 7.9 (53) | 8.2 (20) | 7.7 (34) |  |
| Préfère ne pas répondre | 2.6 (18) | 4.1 (10) | 1.7 (8) |  |
| Professions intermédiaires | 9.8 (66) | 11.3 (27) | 8.9 (39) |  |
| Retraités | 19.7 (134) | 9.1 (22) | 25.6 (112) |  |
| Sans activité profes | 2.2 (15) | 2.5 (6) | 2.0 (9) |  |
| *1*Mean; % (n) | | | | |
| *2*Design-based KruskalWallis test; Pearson's X^2: Rao & Scott adjustment | | | | |

# 8. Créer un document Word, ajouter un titre et le tableau, puis sauvegarder le fichier

# Convertir le tableau en flextable  
final\_table\_flex <- as\_flex\_table(final\_table) %>%  
 theme\_box() %>%  
 border\_inner(border = fp\_border(color="black", width = 1)) %>%  
 border\_outer(border = fp\_border(color="black", width = 2))  
  
  
# Créer un document Word, ajouter un titre et le tableau, puis sauvegarder le fichier  
doc <- read\_docx() %>%  
 body\_add\_par("Portrait sociodémographique des répondants et de leurs parents", style = "heading 1") %>%  
 body\_add\_flextable(final\_table\_flex)  
  
# Enregistrer le document Word dans le répertoire courant  
print(doc, target = here("rapport", "Table\_final\_caracteristiques.docx"))

# 9. Marqueurs objectifs selon le sexe

1: Pas important du tout 2: Pas important 3: plus ou moins important 4: important 5: Très important

table\_Marqueurs\_objectifs\_sexe <-   
 data\_design %>%  
 tbl\_svysummary(  
 by = sexe,  
 include = c(Quiter\_nid, Emploi\_TPL, Vivre\_en\_couple, Marier\_1er\_fois, Parent\_1er\_fois, sexe),  
 statistic = list(  
 all\_continuous() ~ "{mean}",  
 all\_categorical() ~ "{p} ({n})"  
 ),  
 digits=~ c(1,0),  
 missing = "no"   
) %>%  
 add\_overall() %>%   
 add\_p() %>%   
 modify\_header(label = "\*\*Caractéristiques\*\*") %>%   
 modify\_caption("\*\*table\_Marqueurs\_objectifs\_sexe\*\*")  
  
table\_Marqueurs\_objectifs\_sexe

| **Caractéristiques** | **Overall** N = 721*1* | **Femme** N = 359*1* | **Homme** N = 362*1* | **p-value***2* |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| Quiter\_nid |  |  |  | <0.001 |
| Important | 44.0 (317) | 45.7 (164) | 42.3 (153) |  |
| Pas du tout important | 7.4 (53) | 3.7 (13) | 11.0 (40) |  |
| Peu important | 10.8 (78) | 7.8 (28) | 13.8 (50) |  |
| Plus ou moins important | 21.5 (155) | 21.2 (76) | 21.8 (79) |  |
| Très important | 16.3 (117) | 21.6 (77) | 11.1 (40) |  |
| Emploi\_TPL |  |  |  | 0.064 |
| Important | 44.6 (321) | 48.8 (175) | 40.4 (146) |  |
| Pas du tout important | 2.8 (20) | 1.7 (6) | 4.0 (15) |  |
| Peu important | 7.8 (56) | 6.2 (22) | 9.4 (34) |  |
| Plus ou moins important | 22.1 (159) | 19.7 (71) | 24.5 (89) |  |
| Très important | 22.7 (164) | 23.6 (85) | 21.8 (79) |  |
| Vivre\_en\_couple |  |  |  | 0.6 |
| Important | 19.8 (143) | 21.4 (77) | 18.3 (66) |  |
| Pas du tout important | 19.7 (142) | 18.3 (66) | 21.2 (77) |  |
| Peu important | 25.3 (182) | 23.3 (84) | 27.3 (99) |  |
| Plus ou moins important | 28.6 (206) | 30.4 (109) | 26.8 (97) |  |
| Très important | 6.5 (47) | 6.7 (24) | 6.4 (23) |  |
| Marier\_1er\_fois |  |  |  | 0.5 |
| Important | 9.2 (66) | 9.6 (34) | 8.8 (32) |  |
| Pas du tout important | 51.0 (368) | 53.7 (193) | 48.4 (175) |  |
| Peu important | 19.8 (143) | 16.8 (60) | 22.9 (83) |  |
| Plus ou moins important | 15.0 (108) | 15.2 (55) | 14.8 (53) |  |
| Très important | 4.9 (36) | 4.7 (17) | 5.2 (19) |  |
| Parent\_1er\_fois |  |  |  | 0.7 |
| Important | 16.5 (119) | 16.7 (60) | 16.3 (59) |  |
| Pas du tout important | 33.0 (238) | 32.8 (118) | 33.1 (120) |  |
| Peu important | 17.0 (122) | 16.4 (59) | 17.5 (63) |  |
| Plus ou moins important | 18.6 (134) | 17.2 (62) | 20.0 (72) |  |
| Très important | 14.9 (108) | 16.9 (61) | 13.0 (47) |  |
| *1*% (n) | | | | |
| *2*Pearson's X^2: Rao & Scott adjustment | | | | |

# 10. Marqueurs objectifs selon l’age

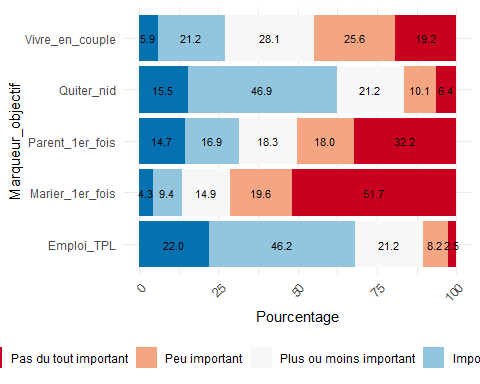
table\_Marqueurs\_objectifs\_gpe\_age <-   
 data\_design %>%  
 tbl\_svysummary(  
 by = gpe\_age,  
 include = c(Quiter\_nid, Emploi\_TPL, Vivre\_en\_couple, Marier\_1er\_fois, Parent\_1er\_fois, gpe\_age),  
 statistic = list(  
 all\_continuous() ~ "{mean}",  
 all\_categorical() ~ "{p} ({n})"  
 ),  
 digits=~ c(1,0),  
 missing = "no"   
) %>%  
 add\_overall() %>%   
 add\_p() %>%   
 modify\_header(label = "\*\*Caractéristiques\*\*") %>%   
 modify\_caption("\*\*table\_Marqueurs\_objectifs\_groupe\*\*")  
  
table\_Marqueurs\_objectifs\_gpe\_age

| **Caractéristiques** | **Overall** N = 721*1* | **18-24 ans** N = 268*1* | **25-34 ans** N = 453*1* | **p-value***2* |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| Quiter\_nid |  |  |  | 0.5 |
| Important | 44.0 (317) | 43.4 (116) | 44.4 (201) |  |
| Pas du tout important | 7.4 (53) | 7.8 (21) | 7.1 (32) |  |
| Peu important | 10.8 (78) | 12.8 (34) | 9.7 (44) |  |
| Plus ou moins important | 21.5 (155) | 22.7 (61) | 20.8 (94) |  |
| Très important | 16.3 (117) | 13.4 (36) | 18.0 (82) |  |
| Emploi\_TPL |  |  |  | 0.009 |
| Important | 44.6 (321) | 50.7 (136) | 40.9 (185) |  |
| Pas du tout important | 2.8 (20) | 3.0 (8) | 2.8 (12) |  |
| Peu important | 7.8 (56) | 9.8 (26) | 6.6 (30) |  |
| Plus ou moins important | 22.1 (159) | 21.2 (57) | 22.6 (103) |  |
| Très important | 22.7 (164) | 15.3 (41) | 27.0 (122) |  |
| Vivre\_en\_couple |  |  |  | 0.2 |
| Important | 19.8 (143) | 18.0 (48) | 20.9 (95) |  |
| Pas du tout important | 19.7 (142) | 20.4 (55) | 19.3 (88) |  |
| Peu important | 25.3 (182) | 29.3 (79) | 22.9 (104) |  |
| Plus ou moins important | 28.6 (206) | 24.7 (66) | 30.9 (140) |  |
| Très important | 6.5 (47) | 7.6 (20) | 5.9 (27) |  |
| Marier\_1er\_fois |  |  |  | 0.3 |
| Important | 9.2 (66) | 11.4 (31) | 7.9 (36) |  |
| Pas du tout important | 51.0 (368) | 45.8 (123) | 54.1 (245) |  |
| Peu important | 19.8 (143) | 21.8 (58) | 18.7 (85) |  |
| Plus ou moins important | 15.0 (108) | 16.2 (43) | 14.3 (65) |  |
| Très important | 4.9 (36) | 4.8 (13) | 5.0 (23) |  |
| Parent\_1er\_fois |  |  |  | 0.3 |
| Important | 16.5 (119) | 17.1 (46) | 16.1 (73) |  |
| Pas du tout important | 33.0 (238) | 28.6 (77) | 35.6 (161) |  |
| Peu important | 17.0 (122) | 18.2 (49) | 16.2 (73) |  |
| Plus ou moins important | 18.6 (134) | 21.8 (58) | 16.7 (76) |  |
| Très important | 14.9 (108) | 14.3 (38) | 15.3 (69) |  |
| *1*% (n) | | | | |
| *2*Pearson's X^2: Rao & Scott adjustment | | | | |

#—————GRAPHIQUE1————————##########

# 11.Création du graphique pour l’ensemble de l’échantillon

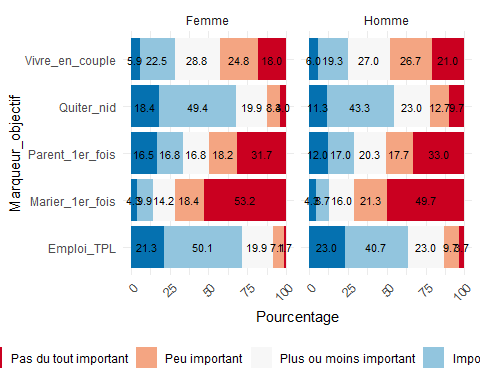
# Regrouper les données et calculer les pourcentages  
data\_long <- data\_design$variables %>%  
 select(Quiter\_nid, Emploi\_TPL, Vivre\_en\_couple, Marier\_1er\_fois, Parent\_1er\_fois) %>%  
 gather(key = "Marqueur\_objectif", value = "Importance") %>%  
 group\_by(Marqueur\_objectif, Importance) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()  
  
# Définir l'ordre des niveaux pour la variable "Importance"  
levels\_importance <- c("Pas du tout important", "Peu important", "Plus ou moins important", "Important", "Très important")  
data\_long$Importance <- factor(data\_long$Importance, levels = levels\_importance)  
  
# Créer le graphique de barres empilées avec les pourcentages  
a<-ggplot(data\_long, aes(x = Marqueur\_objectif, y = Percentage, fill = Importance)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)), position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 labs(x = "Marqueur\_objectif", y = "Pourcentage", fill = "") +  
 theme\_minimal() +  
 theme(axis.text.x = element\_text(angle = 45, hjust = 1),  
 legend.position = "bottom")+  
 coord\_flip() +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "RdBu")  
  
  
# Sauvegarder le graphique dans le sous-dossier 'figures/marqueur\_objectif' avec le nom spécifié  
ggsave(here("figures", "marqueur\_objectif", "marqueur\_objectif\_pour-echantillion\_plot.png"), plot = a, width = 10, height = 6)  
  
#RdBu  
#RdYlGn  
  
a



#"BrBG"

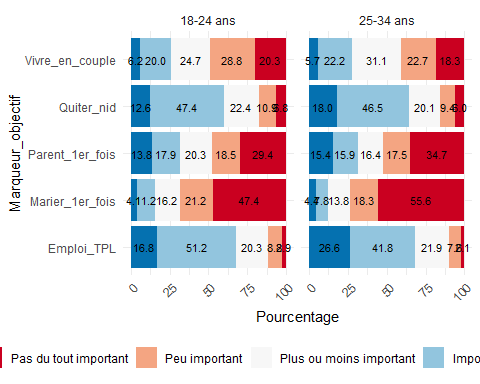
# 12. Création du graphique selon le sexe

# Supposons que data\_P2 soit votre dataframe initial  
  
# Regrouper les données par sexe et calculer les pourcentages  
data\_sexe <- data\_design$variables %>%  
 select(sexe, Quiter\_nid, Emploi\_TPL, Vivre\_en\_couple, Marier\_1er\_fois, Parent\_1er\_fois) %>%  
 gather(key = "Marqueur", value = "Importance", -sexe) %>%  
 group\_by(sexe, Marqueur, Importance) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()  
  
# Définir l'ordre des niveaux pour la variable "Importance"  
levels\_importance <- c("Pas du tout important", "Peu important", "Plus ou moins important", "Important", "Très important")  
data\_sexe$Importance <- factor(data\_sexe$Importance, levels = levels\_importance)  
  
# Créer le graphique de barres empilées avec les pourcentages par sexe  
b<-ggplot(data\_sexe, aes(x = Marqueur, y = Percentage, fill = Importance)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)), position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 facet\_wrap(~sexe) +  
 labs(x = "Marqueur\_objectif", y = "Pourcentage", fill = "") +  
 theme\_minimal() +  
 theme(axis.text.x = element\_text(angle = 45, hjust = 1),  
 legend.position = "bottom") +  
 coord\_flip() +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "RdBu")  
  
  
# Sauvegarder le graphique   
ggsave(here("figures", "marqueur\_objectif", "marqueur\_objectif\_selon\_sexe\_plot.png"), plot = a, width = 10, height = 6)  
  
b



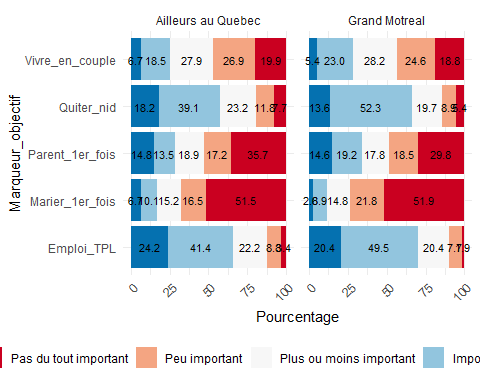
# 13. Création du graphique selon l’âge

# Regrouper les données par sexe et calculer les pourcentages  
data\_gpe\_age <- data\_design$variables %>%  
 select(gpe\_age, Quiter\_nid, Emploi\_TPL, Vivre\_en\_couple, Marier\_1er\_fois, Parent\_1er\_fois) %>%  
 gather(key = "Marqueur", value = "Importance", -gpe\_age) %>%  
 group\_by(gpe\_age, Marqueur, Importance) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()  
  
# Définir l'ordre des niveaux pour la variable "Importance"  
levels\_importance <- c("Pas du tout important", "Peu important", "Plus ou moins important", "Important", "Très important")  
data\_gpe\_age$Importance <- factor(data\_gpe\_age$Importance, levels = levels\_importance)  
  
# Créer le graphique de barres empilées avec les pourcentages par sexe  
c<-ggplot(data\_gpe\_age, aes(x = Marqueur, y = Percentage, fill = Importance)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)), position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 facet\_wrap(~gpe\_age) +  
 labs(x = "Marqueur\_objectif", y = "Pourcentage", fill = "") +  
 theme\_minimal() +  
 theme(axis.text.x = element\_text(angle = 45, hjust = 1),  
 legend.position = "bottom") +  
 coord\_flip() +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "RdBu")  
  
  
  
# Sauvegarder le graphique dans le sous-dossier 'figures/marqueur\_objectif' avec le nom spécifié  
ggsave(here("figures", "marqueur\_objectif", "marqueur\_objectif\_selon\_age\_plot.png"), plot = c, width = 10, height = 6)  
  
c



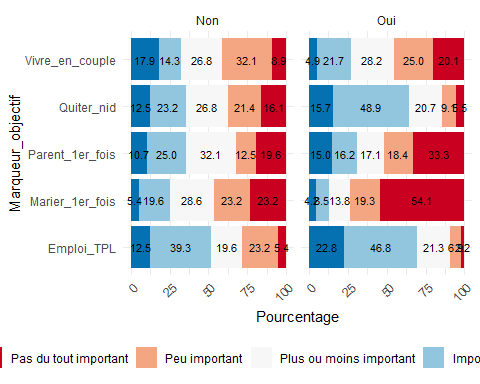
# 14. Création du graphique selon le milieu de résidence

# Regrouper les données par sexe et calculer les pourcentages  
data\_Lieu\_de\_residence <- data\_design$variables %>%  
 select(Lieu\_de\_residence, Quiter\_nid, Emploi\_TPL, Vivre\_en\_couple, Marier\_1er\_fois, Parent\_1er\_fois) %>%  
 gather(key = "Marqueur", value = "Importance", -Lieu\_de\_residence) %>%  
 group\_by(Lieu\_de\_residence, Marqueur, Importance) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()  
  
# Définir l'ordre des niveaux pour la variable "Importance"  
levels\_importance <- c("Pas du tout important", "Peu important", "Plus ou moins important", "Important", "Très important")  
data\_Lieu\_de\_residence$Importance <- factor(data\_Lieu\_de\_residence$Importance, levels = levels\_importance)  
  
# Créer le graphique de barres empilées avec les pourcentages par sexe  
d<-ggplot(data\_Lieu\_de\_residence, aes(x = Marqueur, y = Percentage, fill = Importance)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)), position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 facet\_wrap(~Lieu\_de\_residence) +  
 labs(x = "Marqueur\_objectif", y = "Pourcentage", fill = "") +  
 theme\_minimal() +  
 theme(axis.text.x = element\_text(angle = 45, hjust = 1),  
 legend.position = "bottom") +  
 coord\_flip() +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "RdBu")  
  
# Sauvegarder le graphique dans le sous-dossier 'figures/marqueur\_objectif' avec le nom spécifié  
  
ggsave(here("figures", "marqueur\_objectif", "marqueur\_objectif\_selon\_milieu\_residence\_plot.png"), plot = d, width = 10, height = 6)  
  
d



# 15. Création du graphique selon l’utilisation des médias sociaux

# Regrouper les données par sexe et calculer les pourcentages  
data\_Comptes\_medias\_sociaux <- data\_design$variables %>%  
 select(Usage\_MS, Quiter\_nid, Emploi\_TPL, Vivre\_en\_couple, Marier\_1er\_fois, Parent\_1er\_fois) %>%  
 gather(key = "Marqueur", value = "Importance", -Usage\_MS) %>%  
 group\_by(Usage\_MS, Marqueur, Importance) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()  
  
# Définir l'ordre des niveaux pour la variable "Importance"  
levels\_importance <- c("Pas du tout important", "Peu important", "Plus ou moins important", "Important", "Très important")  
data\_Comptes\_medias\_sociaux$Importance <- factor(data\_Comptes\_medias\_sociaux$Importance, levels = levels\_importance)  
  
# Créer le graphique de barres empilées avec les pourcentages par sexe  
e<-ggplot(data\_Comptes\_medias\_sociaux, aes(x = Marqueur, y = Percentage, fill = Importance)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)), position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 facet\_wrap(~Usage\_MS) +  
 labs(x = "Marqueur\_objectif", y = "Pourcentage", fill = "") +  
 theme\_minimal() +  
 theme(axis.text.x = element\_text(angle = 45, hjust = 1),  
 legend.position = "bottom") +  
 coord\_flip() +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "RdBu")  
  
# Sauvegarder le graphique dans le sous-dossier 'figures/marqueur\_objectif' avec le nom spécifié  
ggsave(here("figures", "marqueur\_objectif", "marqueur\_objectif\_Utilisation\_médias\_plot.png"), plot = e, width = 10, height = 6)  
  
e

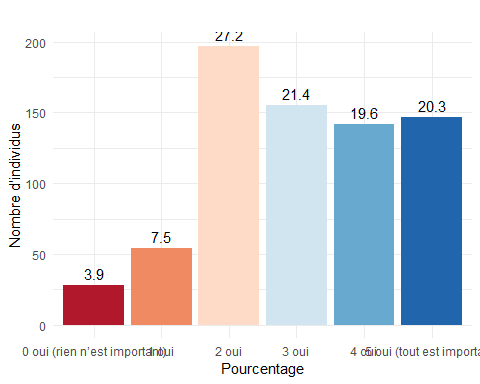


# . —————GrAPHIQUE2——————

#———————————————##############

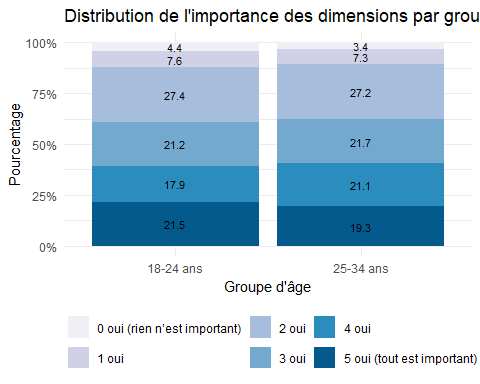
# 16. Graphique de barres empilées pour l’ensemble de l’échantillon

# Création du graphique à barres avec pourcentages affichés  
f <- ggplot(data\_design$variables, aes(x = Somme\_Importance, fill = Somme\_Importance)) +  
 geom\_bar() +  
 geom\_text(stat = "count",  
 aes(label = scales::percent(..count../sum(..count..), accuracy = 0.1) %>% gsub("%", "", .)), # Enlève le symbole %  
 vjust = -0.5) +  
 labs(  
 title = "",  
 x = "Pourcentage",  
 y = "Nombre d'individus"  
 ) +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "RdBu") +  
 theme\_minimal() +  
 theme(legend.position = "none")  
  
# Sauvegarder le graphique dans le sous-dossier 'Somme\_marqueur\_objectif' avec le nom spécifié  
ggsave(here("figures","marqueur\_objectif", "\_somme\_importance\_echantillon\_plot.png"), plot = f, width = 10, height = 6)  
  
f



# 17. selon l’age

# Regrouper les données par groupe d'âge et par modalité de Somme\_Importance,  
# et calculer le nombre d'individus et le pourcentage dans chaque groupe  
data\_gpe\_age <- data\_design$variables %>%  
 group\_by(gpe\_age, Somme\_Importance) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()  
  
# Définir l'ordre des niveaux pour la variable Somme\_Importance  
levels\_importance <- c("0 oui (rien n’est important)",   
 "1 oui",   
 "2 oui",   
 "3 oui",   
 "4 oui",   
 "5 oui (tout est important)")  
data\_gpe\_age$Somme\_Importance <- factor(data\_gpe\_age$Somme\_Importance, levels = levels\_importance)  
  
# Création du graphique à barres empilées par groupe d'âge  
i<-ggplot(data\_gpe\_age, aes(x = gpe\_age, y = Percentage, fill = Somme\_Importance)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)),   
 position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 labs(title = "Distribution de l'importance des dimensions par groupe d'âge",  
 x = "Groupe d'âge", y = "Pourcentage", fill = "") +  
 scale\_y\_continuous(labels = percent\_format(scale = 1)) +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "PuBu") +  
 theme\_minimal() +  
 theme(legend.position = "bottom")  
  
# Sauvegarder le graphique dans le sous-dossier 'Somme\_marqueur\_objectif'  
ggsave(here("figures","marqueur\_objectif", "\_somme\_importance\_selon\_age\_plot.png"), plot = i, width = 10, height = 6)  
  
i

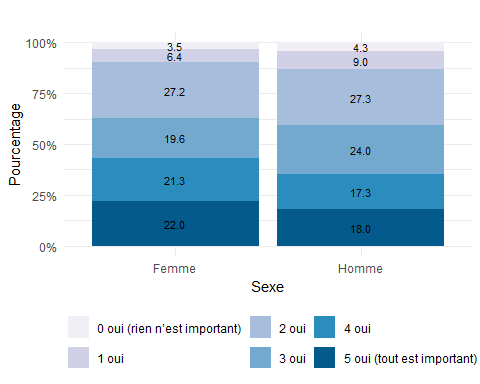


# 18. seloN le sexe

# Regrouper les données par groupe d'âge et par modalité de Somme\_Importance,  
# et calculer le nombre d'individus et le pourcentage dans chaque groupe  
data\_sexe <- data\_design$variables %>%  
 group\_by(sexe, Somme\_Importance) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()

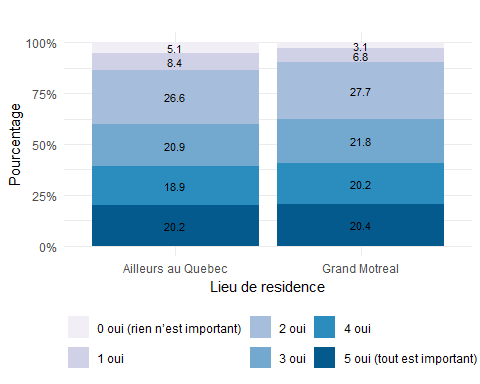
## `summarise()` has grouped output by 'sexe'. You can override using the `.groups` argument.

# Définir l'ordre des niveaux pour la variable Somme\_Importance  
levels\_importance <- c("0 oui (rien n’est important)",   
 "1 oui",   
 "2 oui",   
 "3 oui",   
 "4 oui",   
 "5 oui (tout est important)")  
data\_sexe$Somme\_Importance <- factor(data\_sexe$Somme\_Importance, levels = levels\_importance)  
  
# Création du graphique à barres empilées par groupe d'âge  
j<-ggplot(data\_sexe, aes(x = sexe, y = Percentage, fill = Somme\_Importance)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)),   
 position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 labs(title = "",  
 x = "Sexe", y = "Pourcentage", fill = "") +  
 scale\_y\_continuous(labels = percent\_format(scale = 1)) +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "PuBu") +  
 theme\_minimal()+  
 theme(legend.position = "bottom")  
  
# Sauvegarder le graphique dans le sous-dossier 'Somme\_marqueur\_objectif'  
ggsave(here("figures","marqueur\_objectif", "\_somme\_importance\_selon\_sexe\_plot.png"), plot = j, width = 10, height = 6)  
  
j



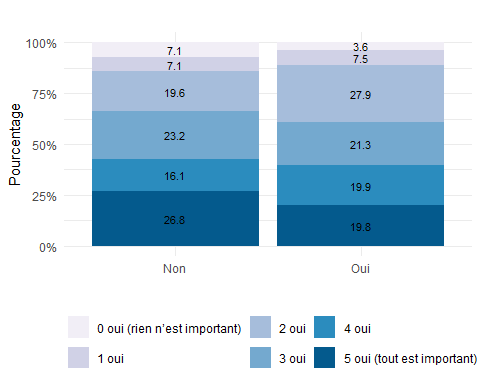
# 19. selon le milieu de residence

# Regrouper les données par groupe d'âge et par modalité de Somme\_Importance,  
# et calculer le nombre d'individus et le pourcentage dans chaque groupe  
data\_Lieu\_de\_residence <- data\_design$variables %>%  
 group\_by(Lieu\_de\_residence, Somme\_Importance) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()  
  
# Définir l'ordre des niveaux pour la variable Somme\_Importance  
levels\_importance <- c("0 oui (rien n’est important)",   
 "1 oui",   
 "2 oui",   
 "3 oui",   
 "4 oui",   
 "5 oui (tout est important)")  
data\_Lieu\_de\_residence$Somme\_Importance <- factor(data\_Lieu\_de\_residence$Somme\_Importance, levels = levels\_importance)  
  
# Création du graphique à barres empilées par groupe d'âge  
k<-ggplot(data\_Lieu\_de\_residence, aes(x = Lieu\_de\_residence, y = Percentage, fill = Somme\_Importance)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)),   
 position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 labs(title = "",  
 x = "Lieu de residence", y = "Pourcentage", fill = "") +  
 scale\_y\_continuous(labels = percent\_format(scale = 1)) +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "PuBu") +  
 theme\_minimal() +  
 theme(legend.position = "bottom")  
  
  
  
# Sauvegarder le graphique dans le sous-dossier 'Somme\_marqueur\_objectif'  
ggsave(here("figures","marqueur\_objectif", "\_somme\_importance\_selon\_residence\_plot.png"), plot = k, width = 10, height = 6)  
  
  
k



# 20. Selon le utilisation des médias

# Regrouper les données par groupe d'âge et par modalité de Somme\_Importance,  
# et calculer le nombre d'individus et le pourcentage dans chaque groupe  
data\_Comptes\_medias\_sociaux <- data\_design$variables %>%  
 group\_by(Usage\_MS, Somme\_Importance) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()  
  
# Définir l'ordre des niveaux pour la variable Somme\_Importance  
levels\_importance <- c("0 oui (rien n’est important)",   
 "1 oui",   
 "2 oui",   
 "3 oui",   
 "4 oui",   
 "5 oui (tout est important)")  
data\_Comptes\_medias\_sociaux$Somme\_Importance <- factor(data\_Comptes\_medias\_sociaux$Somme\_Importance, levels = levels\_importance)  
  
# Création du graphique à barres empilées par groupe d'âge  
l<-ggplot(data\_Comptes\_medias\_sociaux, aes(x = Usage\_MS, y = Percentage, fill = Somme\_Importance)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)),   
 position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 labs(title = "",  
 x = "", y = "Pourcentage", fill = "") +  
 scale\_y\_continuous(labels = percent\_format(scale = 1)) +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "PuBu") +  
 theme\_minimal() +  
 theme(legend.position = "bottom")  
  
# Sauvegarder le graphique dans le sous-dossier 'Somme\_marqueur\_objectif'  
ggsave(here("figures","marqueur\_objectif", "\_somme\_importance\_médias\_sociaux\_plot.png"), plot = l, width = 10, height = 6)  
  
l



# 21. Dindo

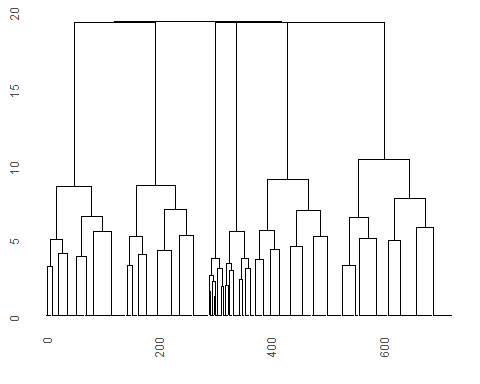
#install.packages(c("dplyr", "dendextend", "ade4", "ggdendro", "fastcluster", "FactoMineR"))  
  
# Chargement des bibliothèques nécessaires  
library(dplyr)  
library(dendextend)  
library(ade4)  
library(ggdendro)  
library(fastcluster)  
source(url("https://raw.githubusercontent.com/larmarange/JLutils/master/R/clustering.R"))  
#devtools::install\_github("husson/FactoMineR")  
  
#library(devtools)  
#install\_github("larmarange/JLutils")  
#library(JLutils)  
library(FactoMineR)  
  
data\_interest <- data\_design$variables %>%  
 select(Somme\_Importance,sexe,gpe\_age,Lieu\_de\_residence) %>%  
 na.omit()  
  
data\_interest$Somme\_Importance<-as.factor(data\_interest$Somme\_Importance)  
data\_interest$sexe<-as.factor(data\_interest$sexe)  
data\_interest$gpe\_age<-as.factor(data\_interest$gpe\_age)  
data\_interest$Lieu\_de\_residence<-as.factor(data\_interest$Lieu\_de\_residence)  
  
acm <- dudi.acm(data\_interest, scannf = FALSE, nf = 5)  
  
md <- dist.dudi(acm)  
  
arbre <- hclust(md, method = "ward.D2")

#meilleure partition entre 3 et 20 classes.  
best.cutree(arbre)

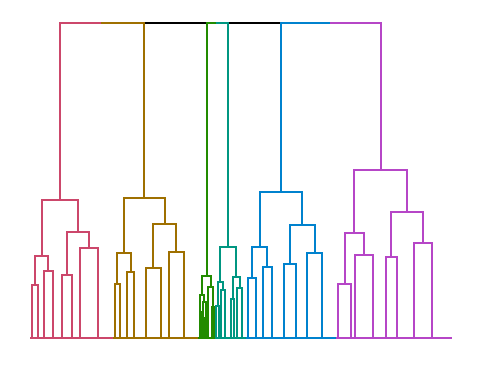
## [1] 6

#Affichage

ggdendrogram(arbre, labels = FALSE)



# Coloration des branches en fonction des clusters  
library(ggplot2)  
ggplot(color\_branches(arbre, k = 6), labels = FALSE)



#Decoupage pour une analyse fine

typo <- cutree(arbre, 6)  
freq(typo)

## Frequencies   
## typo   
## Type: Integer   
##   
## Freq % Valid % Valid Cum. % Total % Total Cum.  
## ----------- ------ --------- -------------- --------- --------------  
## 1 155 21.44 21.44 21.44 21.44  
## 2 147 20.33 41.77 20.33 41.77  
## 3 54 7.47 49.24 7.47 49.24  
## 4 142 19.64 68.88 19.64 68.88  
## 5 197 27.25 96.13 27.25 96.13  
## 6 28 3.87 100.00 3.87 100.00  
## <NA> 0 0.00 100.00  
## Total 723 100.00 100.00 100.00 100.00

data\_interest$typo<- cutree(arbre,6)

# 22. Caractériser la typologie

data\_interest %>%  
 tbl\_summary(by = typo)

| **Characteristic** | **1** N = 155*1* | **2** N = 147*1* | **3** N = 54*1* | **4** N = 142*1* | **5** N = 197*1* | **6** N = 28*1* |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| Somme\_Importance |  |  |  |  |  |  |
| 0 oui (rien n’est important) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 28 (100%) |
| 1 oui | 0 (0%) | 0 (0%) | 54 (100%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) |
| 2 oui | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 197 (100%) | 0 (0%) |
| 3 oui | 155 (100%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) |
| 4 oui | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 142 (100%) | 0 (0%) | 0 (0%) |
| 5 oui (tout est important) | 0 (0%) | 147 (100%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) |
| sexe |  |  |  |  |  |  |
| Femme | 83 (54%) | 93 (63%) | 27 (50%) | 90 (63%) | 115 (58%) | 15 (54%) |
| Homme | 72 (46%) | 54 (37%) | 27 (50%) | 52 (37%) | 82 (42%) | 13 (46%) |
| gpe\_age |  |  |  |  |  |  |
| 18-24 ans | 72 (46%) | 73 (50%) | 26 (48%) | 61 (43%) | 93 (47%) | 15 (54%) |
| 25-34 ans | 83 (54%) | 74 (50%) | 28 (52%) | 81 (57%) | 104 (53%) | 13 (46%) |
| Lieu\_de\_residence |  |  |  |  |  |  |
| Ailleurs au Quebec | 62 (40%) | 60 (41%) | 25 (46%) | 56 (39%) | 79 (40%) | 15 (54%) |
| Grand Motreal | 93 (60%) | 87 (59%) | 29 (54%) | 86 (61%) | 118 (60%) | 13 (46%) |
| *1*n (%) | | | | | | |

#classification avec les variables

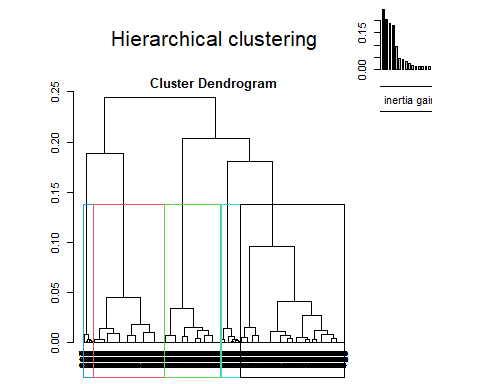
#data\_interest

# 23. CAH avec l’extension FactoMineR

data\_interest <- data\_design$variables %>%  
 select(Somme\_Importance,sexe,gpe\_age,Lieu\_de\_residence) %>%  
 na.omit()  
  
data\_interest$Somme\_Importance<-as.factor(data\_interest$Somme\_Importance)  
data\_interest$sexe<-as.factor(data\_interest$sexe)  
data\_interest$gpe\_age<-as.factor(data\_interest$gpe\_age)  
data\_interest$Lieu\_de\_residence<-as.factor(data\_interest$Lieu\_de\_residence)  
  
  
acm2 <- MCA(data\_interest[complete.cases(data\_interest), ], ncp = 5, graph = FALSE)  
cah <- HCPC(acm2, graph = FALSE)

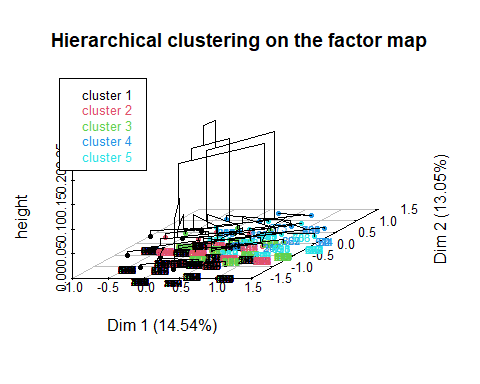
#Affichage du cluster en 3 partitions

plot(cah, choice = "tree")



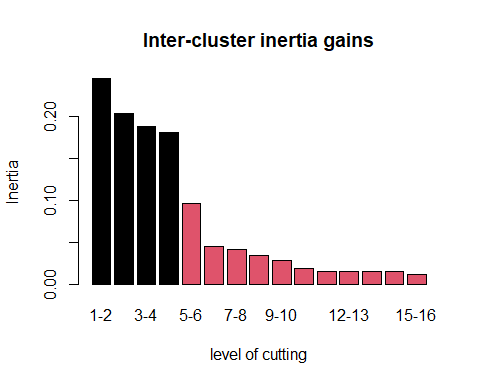
#affichage en 3D

plot(cah, choice = "3D.map")



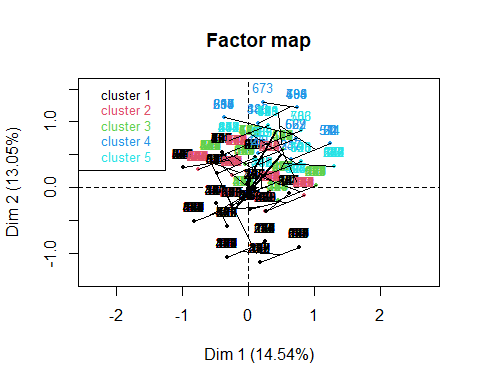
#Affichage en en bar

plot(cah, choice = "bar")



#Affichage

plot(cah, choice = "map")



#cah$data.clust

#——##################—–Marqueurs subjectifs——####################——####### #——————————————————————————–

`

# 24. Marqueurs subjectifs selon le sexe

# Créer l'objet de design en tenant compte des pondérations  
  
  
table\_Marqueurs\_subjectifs\_sexe <-   
 data\_design %>%  
 tbl\_svysummary(  
 by = sexe,  
 include = c(Propres\_responsabilites, Propres\_decisions, Independance\_finance),  
 statistic = list(  
 all\_continuous() ~ "{mean}",  
 all\_categorical() ~ "{p} ({n})"  
 ),  
 digits=~ c(1,0),  
 missing = "no"   
) %>%  
 add\_overall() %>%   
 add\_p() %>%   
 modify\_header(label = "\*\*Caractéristiques\*\*") %>%   
 modify\_caption("\*\*table\_Marqueurs\_subjectifs\_sexe\*\*")  
  
table\_Marqueurs\_subjectifs\_sexe

| **Caractéristiques** | **Overall** N = 721*1* | **Femme** N = 359*1* | **Homme** N = 362*1* | **p-value***2* |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| Propres\_responsabilites |  |  |  | <0.001 |
| Important | 49.1 (354) | 49.8 (179) | 48.4 (175) |  |
| Pas important | 3.9 (28) | 2.0 (7) | 5.7 (21) |  |
| Pas important du tout | 1.9 (14) | 0.3 (1) | 3.4 (12) |  |
| Plus ou moins important | 9.6 (69) | 6.8 (24) | 12.4 (45) |  |
| Très important | 35.6 (256) | 41.1 (147) | 30.1 (109) |  |
| Propres\_decisions |  |  |  | <0.001 |
| Important | 43.6 (314) | 45.6 (164) | 41.5 (150) |  |
| Pas important | 3.1 (23) | 1.8 (6) | 4.5 (16) |  |
| Pas important du tout | 1.7 (13) | 0.0 (0) | 3.5 (13) |  |
| Plus ou moins important | 8.3 (59) | 5.2 (19) | 11.3 (41) |  |
| Très important | 43.3 (312) | 47.5 (170) | 39.2 (142) |  |
| Independance\_finance |  |  |  | <0.001 |
| Important | 44.3 (319) | 47.8 (172) | 40.8 (148) |  |
| Pas important | 3.8 (28) | 2.0 (7) | 5.7 (21) |  |
| Pas important du tout | 1.9 (14) | 0.1 (0) | 3.7 (13) |  |
| Plus ou moins important | 10.3 (75) | 7.9 (28) | 12.8 (46) |  |
| Très important | 39.6 (286) | 42.2 (152) | 37.0 (134) |  |
| *1*% (n) | | | | |
| *2*Pearson's X^2: Rao & Scott adjustment | | | | |

# 25. Marqueurs subjectifs selon l’age

table\_Marqueurs\_subjectifs\_gpe\_age <-   
 data\_design %>%  
 tbl\_svysummary(  
 by = gpe\_age,  
 include = c(Propres\_responsabilites, Propres\_decisions, Independance\_finance),  
 statistic = list(  
 all\_continuous() ~ "{mean}",  
 all\_categorical() ~ "{p} ({n})"  
 ),  
 digits=~ c(1,0),  
 missing = "no"   
) %>%  
 add\_overall() %>%   
 add\_p() %>%   
 modify\_header(label = "\*\*Caractéristiques\*\*") %>%   
 modify\_caption("\*\*table\_Marqueurs\_subjectifs\_gpe\_age\*\*")  
  
table\_Marqueurs\_subjectifs\_gpe\_age

| **Caractéristiques** | **Overall** N = 721*1* | **18-24 ans** N = 268*1* | **25-34 ans** N = 453*1* | **p-value***2* |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| Propres\_responsabilites |  |  |  | 0.4 |
| Important | 49.1 (354) | 50.5 (135) | 48.2 (218) |  |
| Pas important | 3.9 (28) | 5.3 (14) | 3.1 (14) |  |
| Pas important du tout | 1.9 (14) | 0.9 (3) | 2.4 (11) |  |
| Plus ou moins important | 9.6 (69) | 10.2 (27) | 9.2 (42) |  |
| Très important | 35.6 (256) | 33.1 (89) | 37.0 (168) |  |
| Propres\_decisions |  |  |  | 0.3 |
| Important | 43.6 (314) | 42.5 (114) | 44.2 (200) |  |
| Pas important | 3.1 (23) | 5.0 (13) | 2.0 (9) |  |
| Pas important du tout | 1.7 (13) | 2.2 (6) | 1.5 (7) |  |
| Plus ou moins important | 8.3 (59) | 9.3 (25) | 7.7 (35) |  |
| Très important | 43.3 (312) | 41.1 (110) | 44.6 (202) |  |
| Independance\_finance |  |  |  | 0.2 |
| Important | 44.3 (319) | 42.6 (114) | 45.3 (205) |  |
| Pas important | 3.8 (28) | 6.4 (17) | 2.3 (11) |  |
| Pas important du tout | 1.9 (14) | 1.8 (5) | 2.0 (9) |  |
| Plus ou moins important | 10.3 (75) | 11.7 (31) | 9.6 (43) |  |
| Très important | 39.6 (286) | 37.5 (101) | 40.9 (185) |  |
| *1*% (n) | | | | |
| *2*Pearson's X^2: Rao & Scott adjustment | | | | |

# 26. Marqueurs subjectifs selon le lieu de residence

table\_Marqueurs\_subjectifs\_Lieu\_de\_residence <-   
 data\_design %>%  
 tbl\_svysummary(  
 by = Lieu\_de\_residence,  
 include = c(Propres\_responsabilites, Propres\_decisions, Independance\_finance),  
 statistic = list(  
 all\_continuous() ~ "{mean}",  
 all\_categorical() ~ "{p} ({n})"  
 ),  
 digits=~ c(1,0),  
 missing = "no"   
) %>%  
 add\_overall() %>%   
 add\_p() %>%   
 modify\_header(label = "\*\*Caractéristiques\*\*") %>%   
 modify\_caption("\*\*table\_Marqueurs\_subjectifs\_Lieu\_de\_residence\*\*")  
  
table\_Marqueurs\_subjectifs\_Lieu\_de\_residence

| **Caractéristiques** | **Overall** N = 721*1* | **Ailleurs au Quebec** N = 395*1* | **Grand Motreal** N = 326*1* | **p-value***2* |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| Propres\_responsabilites |  |  |  | 0.6 |
| Important | 49.1 (354) | 46.5 (183) | 52.2 (170) |  |
| Pas important | 3.9 (28) | 4.6 (18) | 3.1 (10) |  |
| Pas important du tout | 1.9 (14) | 2.2 (9) | 1.4 (5) |  |
| Plus ou moins important | 9.6 (69) | 9.5 (38) | 9.6 (31) |  |
| Très important | 35.6 (256) | 37.2 (147) | 33.6 (110) |  |
| Propres\_decisions |  |  |  | 0.6 |
| Important | 43.6 (314) | 41.0 (162) | 46.7 (152) |  |
| Pas important | 3.1 (23) | 3.8 (15) | 2.3 (7) |  |
| Pas important du tout | 1.7 (13) | 2.0 (8) | 1.4 (5) |  |
| Plus ou moins important | 8.3 (59) | 8.2 (32) | 8.3 (27) |  |
| Très important | 43.3 (312) | 45.0 (178) | 41.3 (135) |  |
| Independance\_finance |  |  |  | 0.5 |
| Important | 44.3 (319) | 41.3 (163) | 47.9 (156) |  |
| Pas important | 3.8 (28) | 4.3 (17) | 3.3 (11) |  |
| Pas important du tout | 1.9 (14) | 2.0 (8) | 1.8 (6) |  |
| Plus ou moins important | 10.3 (75) | 10.0 (39) | 10.8 (35) |  |
| Très important | 39.6 (286) | 42.4 (168) | 36.2 (118) |  |
| *1*% (n) | | | | |
| *2*Pearson's X^2: Rao & Scott adjustment | | | | |

# 27. Marqueurs subjectifs selon l’utilisation des médias sociaux

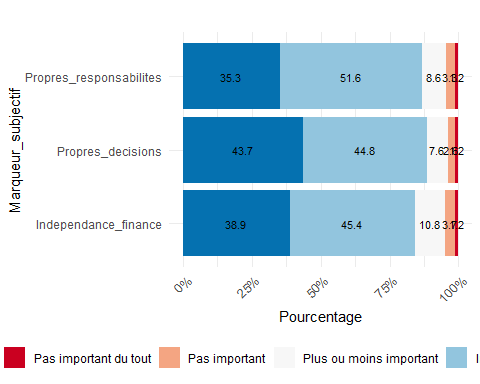
table\_Marqueurs\_subjectifs\_Comptes\_medias\_sociaux <-   
 data\_design %>%  
 tbl\_svysummary(  
 by = Usage\_MS,  
 include = c(Propres\_responsabilites, Propres\_decisions, Independance\_finance),  
 statistic = list(  
 all\_continuous() ~ "{mean}",  
 all\_categorical() ~ "{p} ({n})"  
 ),  
 digits=~ c(1,0),  
 missing = "no"   
) %>%  
 add\_overall() %>%   
 add\_p() %>%   
 modify\_header(label = "\*\*Caractéristiques\*\*") %>%   
 modify\_caption("\*\*table\_Marqueurs\_subjectifs\_Comptes\_medias\_sociaux\*\*")  
  
table\_Marqueurs\_subjectifs\_Comptes\_medias\_sociaux

| **Caractéristiques** | **Overall** N = 721*1* | **Non** N = 60*1* | **Oui** N = 660*1* | **p-value***2* |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| Propres\_responsabilites |  |  |  | <0.001 |
| Important | 49.1 (354) | 26.6 (16) | 51.1 (338) |  |
| Pas important | 3.9 (28) | 20.1 (12) | 2.4 (16) |  |
| Pas important du tout | 1.9 (14) | 11.4 (7) | 1.0 (7) |  |
| Plus ou moins important | 9.6 (69) | 19.4 (12) | 8.7 (57) |  |
| Très important | 35.6 (256) | 22.5 (14) | 36.8 (243) |  |
| Propres\_decisions |  |  |  | <0.001 |
| Important | 43.6 (314) | 28.8 (17) | 44.9 (297) |  |
| Pas important | 3.1 (23) | 20.1 (12) | 1.6 (10) |  |
| Pas important du tout | 1.7 (13) | 8.4 (5) | 1.1 (8) |  |
| Plus ou moins important | 8.3 (59) | 26.9 (16) | 6.5 (43) |  |
| Très important | 43.3 (312) | 15.8 (10) | 45.8 (303) |  |
| Independance\_finance |  |  |  | <0.001 |
| Important | 44.3 (319) | 38.0 (23) | 44.9 (296) |  |
| Pas important | 3.8 (28) | 15.0 (9) | 2.8 (19) |  |
| Pas important du tout | 1.9 (14) | 13.2 (8) | 0.9 (6) |  |
| Plus ou moins important | 10.3 (75) | 18.2 (11) | 9.6 (64) |  |
| Très important | 39.6 (286) | 15.5 (9) | 41.8 (276) |  |
| *1*% (n) | | | | |
| *2*Pearson's X^2: Rao & Scott adjustment | | | | |

#####Graphique marqueurs#####“”

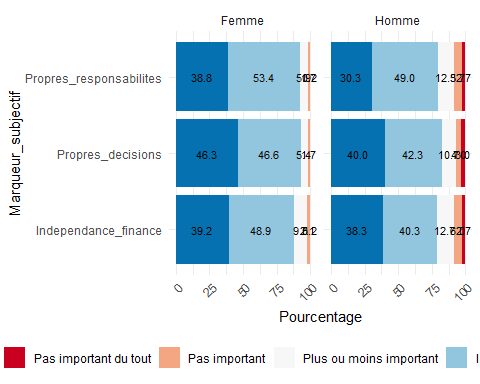
## 28. ———-Echantillonnant—————–

library(ggplot2)  
library(dplyr)  
library(tidyr)  
library(scales)  
  
# Regrouper les données et calculer les pourcentages  
data\_long <- data\_design$variables %>%  
 select(Propres\_responsabilites, Propres\_decisions, Independance\_finance) %>%  
 gather(key = "Marqueur", value = "Importance") %>%  
 group\_by(Marqueur, Importance) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()  
  
# Définir l'ordre des niveaux pour la variable "Importance"  
levels\_importance <- c("Pas important du tout", "Pas important", "Plus ou moins important", "Important", "Très important")  
data\_long$Importance <- factor(data\_long$Importance, levels = levels\_importance)  
  
# Créer le graphique à barres empilées horizontal avec affichage des pourcentages  
n<-ggplot(data\_long, aes(x = Marqueur, y = Percentage, fill = Importance)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)),   
 position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 labs(x = "Marqueur\_subjectif", y = "Pourcentage", fill = "",  
 title = "") +  
 scale\_y\_continuous(labels = percent\_format(scale = 1)) +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "RdBu") +  
 theme\_minimal() +  
 theme(legend.position = "bottom")+  
 theme(axis.text.x = element\_text(angle = 45, hjust = 1)) +  
 coord\_flip()  
  
  
ggsave(here("figures","marqueur\_subjectif", "marqueurs\_subjectif\_echantillon\_plot.png"), plot = n, width = 10, height = 6)  
  
  
n



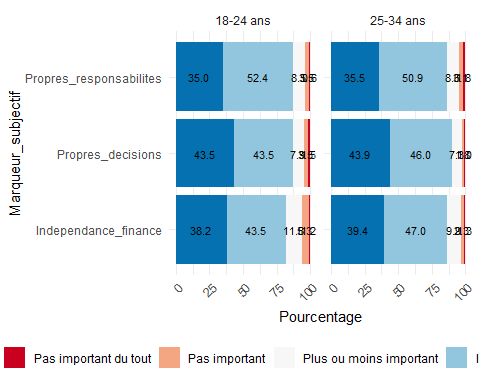
# 29. Création du graphique selon le sexe ,marqueurs subjectifs

# Regrouper les données par sexe et calculer les pourcentages  
data\_sexe <- data\_design$variables %>%  
 select(sexe,Propres\_responsabilites, Propres\_decisions, Independance\_finance) %>%  
 gather(key = "Marqueur", value = "Importance", -sexe) %>%  
 group\_by(sexe, Marqueur, Importance) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()  
  
# Définir l'ordre des niveaux pour la variable "Importance"  
levels\_importance <- c("Pas important du tout", "Pas important", "Plus ou moins important", "Important", "Très important")  
data\_sexe$Importance <- factor(data\_sexe$Importance, levels = levels\_importance)  
  
# Créer le graphique de barres empilées avec les pourcentages par sexe  
n1<-ggplot(data\_sexe, aes(x = Marqueur, y = Percentage, fill = Importance)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)), position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 facet\_wrap(~sexe) +  
 labs(x = "Marqueur\_subjectif", y = "Pourcentage", fill = "") +  
 theme\_minimal() +  
 theme(legend.position = "bottom")+  
 theme(axis.text.x = element\_text(angle = 45, hjust = 1)) +  
 coord\_flip() +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "RdBu")  
  
  
ggsave(here("figures","marqueur\_subjectif", "marqueurs\_subjectif\_selon\_sexe\_plot.png"), plot = n1, width = 10, height = 6)  
  
  
n1



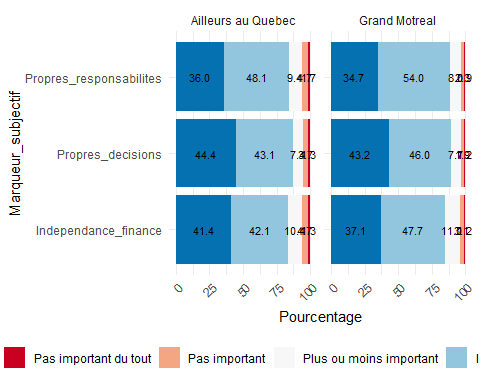
# 30. Création du graphique selon l’age ,marqueurs subjectifs

# Regrouper les données par sexe et calculer les pourcentages  
data\_gpe\_age <- data\_design$variables %>%  
 select(gpe\_age,Propres\_responsabilites, Propres\_decisions, Independance\_finance) %>%  
 gather(key = "Marqueur", value = "Importance", -gpe\_age) %>%  
 group\_by(gpe\_age, Marqueur, Importance) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()  
  
# Définir l'ordre des niveaux pour la variable "Importance"  
levels\_importance <- c("Pas important du tout", "Pas important", "Plus ou moins important", "Important", "Très important")  
data\_gpe\_age$Importance <- factor(data\_gpe\_age$Importance, levels = levels\_importance)  
  
# Créer le graphique de barres empilées avec les pourcentages par sexe  
n2<-ggplot(data\_gpe\_age, aes(x = Marqueur, y = Percentage, fill = Importance)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)), position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 facet\_wrap(~gpe\_age) +  
 labs(x = "Marqueur\_subjectif", y = "Pourcentage", fill = "") +  
 theme\_minimal() +   
 theme(legend.position = "bottom")+  
 theme(axis.text.x = element\_text(angle = 45, hjust = 1)) +  
 coord\_flip() +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "RdBu")  
  
ggsave(here("figures", "marqueur\_subjectif", "marqueurs\_subjectif\_selon\_age\_plot.png"), plot = n2, width = 10, height = 6)  
  
  
n2



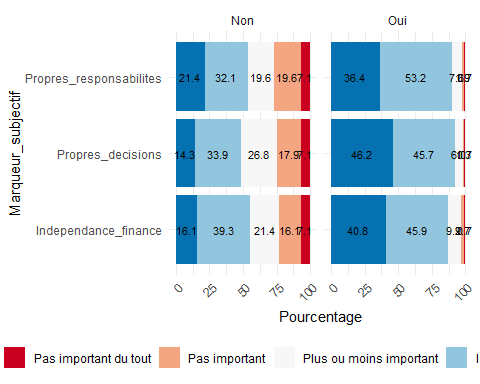
# 31. Création du graphique selon le lieu de residence ,marqueurs subjectifs

# Regrouper les données selon le lieu de residence et calculer les pourcentages  
data\_Lieu\_de\_residence <- data\_design$variables %>%  
 select(Lieu\_de\_residence,Propres\_responsabilites, Propres\_decisions, Independance\_finance) %>%  
 gather(key = "Marqueur", value = "Importance", -Lieu\_de\_residence) %>%  
 group\_by(Lieu\_de\_residence, Marqueur, Importance) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()  
  
# Définir l'ordre des niveaux pour la variable "Importance"  
levels\_importance <- c("Pas important du tout", "Pas important", "Plus ou moins important", "Important", "Très important")  
data\_Lieu\_de\_residence$Importance <- factor(data\_Lieu\_de\_residence$Importance, levels = levels\_importance)  
  
# Créer le graphique de barres empilées avec les pourcentages par sexe  
n3<-ggplot(data\_Lieu\_de\_residence, aes(x = Marqueur, y = Percentage, fill = Importance)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)), position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 facet\_wrap(~Lieu\_de\_residence) +  
 labs(x = "Marqueur\_subjectif", y = "Pourcentage", fill = "") +  
 theme\_minimal() +  
 theme(legend.position = "bottom")+  
 theme(axis.text.x = element\_text(angle = 45, hjust = 1)) +  
 coord\_flip() +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "RdBu")  
  
  
ggsave(here("figures", "marqueur\_subjectif", "marqueurs\_subjectif\_selon\_milieu\_residence\_plot.png"), plot = n3, width = 10, height = 6)  
  
  
n3



# 32. Création du graphique selon l’utilisation des médias sociaux ,marqueurs subjectifs

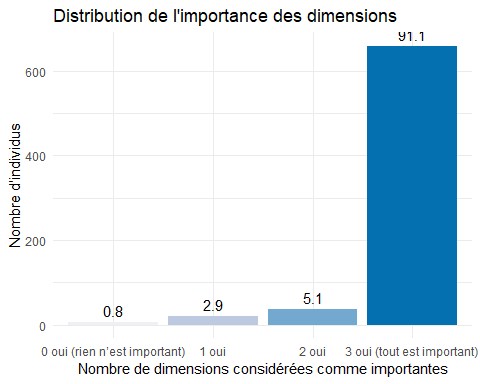
# Regrouper les données et calculer les pourcentages  
data\_Comptes\_medias\_sociaux <- data\_design$variables %>%  
 select(Usage\_MS,Propres\_responsabilites, Propres\_decisions, Independance\_finance) %>%  
 gather(key = "Marqueur", value = "Importance", -Usage\_MS) %>%  
 group\_by(Usage\_MS, Marqueur, Importance) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()  
  
# Définir l'ordre des niveaux pour la variable "Importance"  
levels\_importance <- c("Pas important du tout", "Pas important", "Plus ou moins important", "Important", "Très important")  
data\_Comptes\_medias\_sociaux$Importance <- factor(data\_Comptes\_medias\_sociaux$Importance, levels = levels\_importance)  
  
# Créer le graphique de barres empilées avec les pourcentages par usage des méadias  
n4<-ggplot(data\_Comptes\_medias\_sociaux, aes(x = Marqueur, y = Percentage, fill = Importance)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)), position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 facet\_wrap(~Usage\_MS) +  
 labs(x = "Marqueur\_subjectif", y = "Pourcentage", fill = "") +  
 theme\_minimal() +   
 theme(legend.position = "bottom")+  
 theme(axis.text.x = element\_text(angle = 45, hjust = 1)) +  
 coord\_flip() +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "RdBu")  
  
ggsave(here("figures", "marqueur\_subjectif", "marqueurs\_subjectif\_utilisation\_médias\_plot.png"), plot = n4, width = 10, height = 6)  
  
  
n4



# 33. Creation de la nouvelle variable

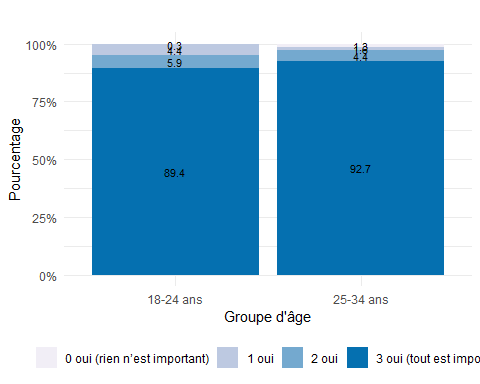
#————-Graphique pour l’echantillon———-########” #————————-““““““““““““—————————————-

# Création du graphique à barres avec pourcentages affichés  
o<-ggplot(data\_design, aes(x = Somme\_Importance\_subjectif, fill = Somme\_Importance\_subjectif)) +  
 geom\_bar() +  
 geom\_text(stat = "count",  
 aes(label = scales::percent(..count../sum(..count..), accuracy = 0.1) %>% gsub("%", "", .)),  
 vjust = -0.5) +  
 labs(  
 title = "Distribution de l'importance des dimensions",  
 x = "Nombre de dimensions considérées comme importantes",  
 y = "Nombre d'individus"  
 ) +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "PuBu") +  
 theme\_minimal() +  
 theme(legend.position = "none")  
  
  
ggsave(here("figures", "marqueur\_subjectif", "Somme\_subjectif\_echantillon\_plot.png"), plot = o, width = 10, height = 6)  
  
o



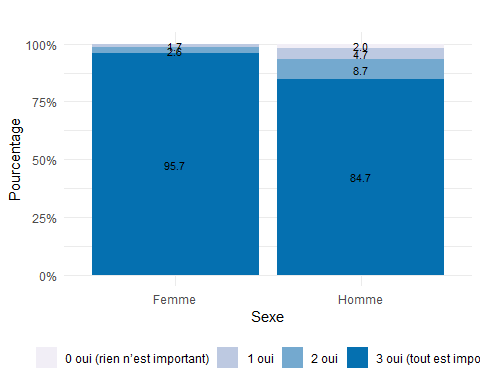
## 35.selon l’age

# Regrouper les données par groupe d'âge et par modalité de Somme\_Importance,  
# et calculer le nombre d'individus et le pourcentage dans chaque groupe  
data\_gpe\_age <- data\_design$variables %>%  
 group\_by(gpe\_age, Somme\_Importance\_subjectif) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()  
  
# Définir l'ordre des niveaux pour la variable Somme\_Importance  
levels\_importance <- c("0 oui (rien n’est important)",   
 "1 oui",   
 "2 oui",   
 "3 oui (tout est important)")  
data\_gpe\_age$Somme\_Importance\_subjectif <- factor(data\_gpe\_age$Somme\_Importance\_subjectif, levels = levels\_importance)  
  
# Création du graphique à barres empilées par groupe d'âge  
o1<-ggplot(data\_gpe\_age, aes(x = gpe\_age, y = Percentage, fill = Somme\_Importance\_subjectif)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)),   
 position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 labs(title = "",  
 x = "Groupe d'âge", y = "Pourcentage", fill = "") +  
 scale\_y\_continuous(labels = percent\_format(scale = 1)) +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "PuBu") +  
 theme\_minimal()+  
 theme(legend.position = "bottom")  
  
  
ggsave(here("figures", "marqueur\_subjectif", "Somme\_subjectif\_selon\_age\_plot.png"), plot = o1, width = 10, height = 6)  
  
  
o1



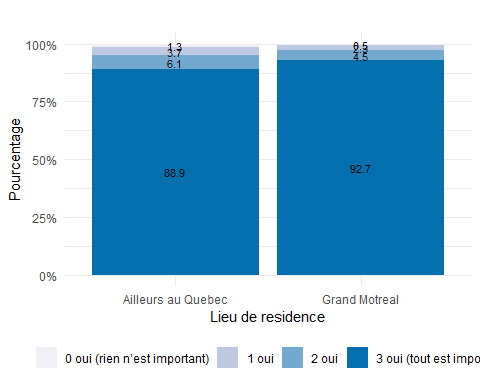
# 36. selon le sexe

#Regrouper les données selon le sexe et par modalité de Somme\_Importance,  
# et calculer le nombre d'individus et le pourcentage dans chaque groupe  
data\_sexe <- data\_design$variables %>%  
 group\_by(sexe, Somme\_Importance\_subjectif) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()  
  
# Définir l'ordre des niveaux pour la variable Somme\_Importance  
levels\_importance <- c("0 oui (rien n’est important)",   
 "1 oui",   
 "2 oui",   
 "3 oui (tout est important)")  
data\_sexe$Somme\_Importance\_subjectif <- factor(data\_sexe$Somme\_Importance\_subjectif, levels = levels\_importance)  
  
# Création du graphique à barres empilées par groupe d'âge  
o2<-ggplot(data\_sexe, aes(x = sexe, y = Percentage, fill = Somme\_Importance\_subjectif)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)),   
 position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 labs(title = "",  
 x = "Sexe", y = "Pourcentage", fill = "") +  
 scale\_y\_continuous(labels = percent\_format(scale = 1)) +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "PuBu") +  
 theme\_minimal()+  
 theme(legend.position = "bottom")  
  
  
ggsave(here("figures", "marqueur\_subjectif", "Somme\_subjectif\_selon\_sexe\_plot.png"), plot = o2, width = 10, height = 6)  
  
  
o2



# 37. selon le milieu de residence

#Regrouper les données selon le milieu de residence et par modalité de Somme\_Importance,  
# et calculer le nombre d'individus et le pourcentage dans chaque groupe  
data\_Lieu\_de\_residence <- data\_design$variables %>%  
 group\_by(Lieu\_de\_residence, Somme\_Importance\_subjectif) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()  
  
# Définir l'ordre des niveaux pour la variable Somme\_Importance  
levels\_importance <- c("0 oui (rien n’est important)",   
 "1 oui",   
 "2 oui",   
 "3 oui (tout est important)")  
data\_Lieu\_de\_residence$Somme\_Importance\_subjectif <- factor(data\_Lieu\_de\_residence$Somme\_Importance\_subjectif, levels = levels\_importance)  
  
# Création du graphique à barres empilées par groupe d'âge  
o3<-ggplot(data\_Lieu\_de\_residence, aes(x = Lieu\_de\_residence, y = Percentage, fill = Somme\_Importance\_subjectif)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)),   
 position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 labs(title = "",  
 x = "Lieu de residence", y = "Pourcentage", fill = "") +  
 scale\_y\_continuous(labels = percent\_format(scale = 1)) +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "PuBu") +  
 theme\_minimal()+  
 theme(legend.position = "bottom")  
  
  
ggsave(here("figures", "marqueur\_subjectif", "Somme\_subjectif\_lieu\_de\_residence\_plot.png"), plot = o3, width = 10, height = 6)  
  
  
o3

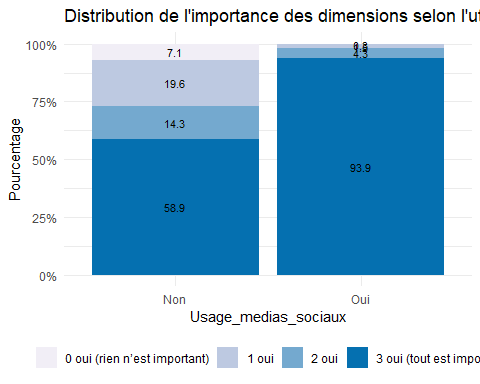


# 38. selon l’utilisation des médias

#Regrouper les données par groupe d'âge et par modalité de Somme\_Importance,  
# et calculer le nombre d'individus et le pourcentage dans chaque groupe  
data\_Comptes\_medias\_sociaux <- data\_design$variables %>%  
 group\_by(Usage\_MS, Somme\_Importance\_subjectif) %>%  
 summarise(Count = n()) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()

## `summarise()` has grouped output by 'Usage\_MS'. You can override using the `.groups` argument.

# Définir l'ordre des niveaux pour la variable Somme\_Importance  
levels\_importance <- c("0 oui (rien n’est important)",   
 "1 oui",   
 "2 oui",   
 "3 oui (tout est important)")  
data\_Comptes\_medias\_sociaux$Somme\_Importance\_subjectif <- factor(data\_Comptes\_medias\_sociaux$Somme\_Importance\_subjectif, levels = levels\_importance)  
  
# Création du graphique à barres empilées par groupe d'âge  
o4<-ggplot(data\_Comptes\_medias\_sociaux, aes(x = Usage\_MS, y = Percentage, fill = Somme\_Importance\_subjectif)) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)),   
 position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 labs(title = "Distribution de l'importance des dimensions selon l'utilisation des médias sociaux",  
 x = "Usage\_medias\_sociaux", y = "Pourcentage", fill = "") +  
 scale\_y\_continuous(labels = percent\_format(scale = 1)) +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "PuBu") +  
 theme\_minimal()+  
 theme(legend.position = "bottom")  
  
  
  
ggsave(here("figures", "marqueur\_subjectif", "Somme\_subjectif\_utilisation\_medias\_plot.png"), plot = o4, width = 10, height = 6)  
  
  
o4



# 39. Dindogramme variable subjectifs

# Chargement des bibliothèques nécessaires  
library(dplyr)  
library(dendextend)  
library(ade4)  
library(ggdendro)  
library(fastcluster)  
#library(devtools)  
#install\_github("larmarange/JLutils")  
#library(JLutils)  
source(url("https://raw.githubusercontent.com/larmarange/JLutils/master/R/clustering.R"))  
  
  
data\_interest<-0  
  
  
# Sélectionner les variables d'intérêt et supprimer les lignes avec des valeurs manquantes  
data\_interest <- data\_design$variables %>%  
 select(Somme\_Importance\_subjectif, sexe, gpe\_age, Lieu\_de\_residence) %>%  
 na.omit()  
  
# Convertir les variables en facteurs  
data\_interest <- data\_interest %>%  
 mutate(across(everything(), as.factor))  
  
# Supprimer les niveaux de facteurs sans occurrences  
data\_interest <- data\_interest %>%  
 mutate(across(everything(), ~ fct\_drop(.)))  
  
# Vérifier la distribution des catégories pour chaque variable  
summary(data\_interest)

## Somme\_Importance\_subjectif sexe gpe\_age   
## 0 oui (rien n’est important): 6 Femme:423 18-24 ans:340   
## 1 oui : 21 Homme:300 25-34 ans:383   
## 2 oui : 37   
## 3 oui (tout est important) :659   
## Lieu\_de\_residence  
## Ailleurs au Quebec:297   
## Grand Motreal :426   
##   
##

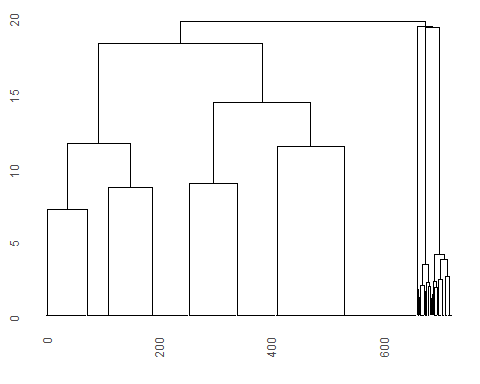
# Effectuer l'ACM  
acm <- dudi.acm(data\_interest, scannf = FALSE, nf = 5)  
  
# Calculer la matrice de distance  
md <- dist.dudi(acm)  
  
# Construire le dendrogramme en utilisant la méthode de Ward  
arbre <- hclust(md, method = "ward.D2")

#meilleure partition entre 3 et 20 classes.

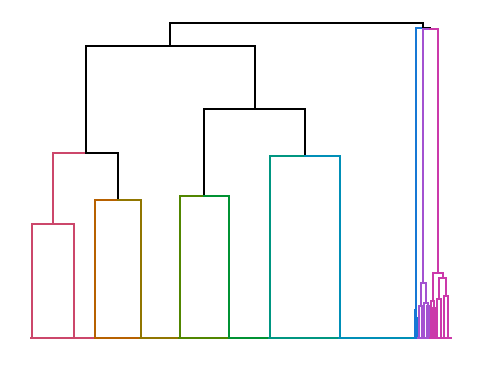
#meilleure partition entre 3 et 20 classes.  
best.cutree(arbre)

## [1] 10

ggdendrogram(arbre, labels = FALSE)



# Coloration des branches en fonction des clusters  
library(ggplot2)  
ggplot(color\_branches(arbre, k = 10), labels = FALSE)



typo <- cutree(arbre, 10)  
freq(typo)

## Frequencies   
## typo   
## Type: Integer   
##   
## Freq % Valid % Valid Cum. % Total % Total Cum.  
## ----------- ------ --------- -------------- --------- --------------  
## 1 109 15.08 15.08 15.08 15.08  
## 2 78 10.79 25.86 10.79 25.86  
## 3 120 16.60 42.46 16.60 42.46  
## 4 130 17.98 60.44 17.98 60.44  
## 5 6 0.83 61.27 0.83 61.27  
## 6 70 9.68 70.95 9.68 70.95  
## 7 85 11.76 82.71 11.76 82.71  
## 8 37 5.12 87.83 5.12 87.83  
## 9 21 2.90 90.73 2.90 90.73  
## 10 67 9.27 100.00 9.27 100.00  
## <NA> 0 0.00 100.00  
## Total 723 100.00 100.00 100.00 100.00

data\_interest$typo<- cutree(arbre,10)

data\_interest %>%  
 tbl\_summary(by = typo)

| **Characteristic** | **1** N = 109*1* | **2** N = 78*1* | **3** N = 120*1* | **4** N = 130*1* | **5** N = 6*1* | **6** N = 70*1* | **7** N = 85*1* | **8** N = 37*1* | **9** N = 21*1* | **10** N = 67*1* |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| Somme\_Importance\_subjectif |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| 0 oui (rien n’est important) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 6 (100%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) |
| 1 oui | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 21 (100%) | 0 (0%) |
| 2 oui | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 37 (100%) | 0 (0%) | 0 (0%) |
| 3 oui (tout est important) | 109 (100%) | 78 (100%) | 120 (100%) | 130 (100%) | 0 (0%) | 70 (100%) | 85 (100%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 67 (100%) |
| sexe |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| Femme | 0 (0%) | 0 (0%) | 120 (100%) | 130 (100%) | 0 (0%) | 70 (100%) | 85 (100%) | 11 (30%) | 7 (33%) | 0 (0%) |
| Homme | 109 (100%) | 78 (100%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 6 (100%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 26 (70%) | 14 (67%) | 67 (100%) |
| gpe\_age |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| 18-24 ans | 37 (34%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 130 (100%) | 1 (17%) | 70 (100%) | 0 (0%) | 20 (54%) | 15 (71%) | 67 (100%) |
| 25-34 ans | 72 (66%) | 78 (100%) | 120 (100%) | 0 (0%) | 5 (83%) | 0 (0%) | 85 (100%) | 17 (46%) | 6 (29%) | 0 (0%) |
| Lieu\_de\_residence |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| Ailleurs au Quebec | 109 (100%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 4 (67%) | 70 (100%) | 85 (100%) | 18 (49%) | 11 (52%) | 0 (0%) |
| Grand Motreal | 0 (0%) | 78 (100%) | 120 (100%) | 130 (100%) | 2 (33%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 19 (51%) | 10 (48%) | 67 (100%) |
| *1*n (%) | | | | | | | | | | |

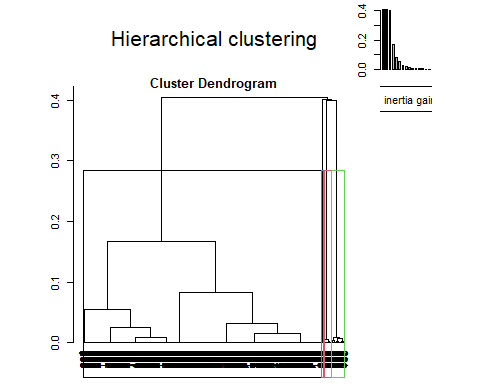
#data\_interest

# 40. FactoMineR

library(FactoMineR)  
  
data\_interest<-0  
data\_interest <- data\_design$variables %>%  
 select(Somme\_Importance\_subjectif,sexe,gpe\_age,Lieu\_de\_residence) %>%  
 na.omit()  
  
data\_interest$Somme\_Importance<-as.factor(data\_interest$Somme\_Importance\_subjectif)  
data\_interest$sexe<-as.factor(data\_interest$sexe)  
data\_interest$gpe\_age<-as.factor(data\_interest$gpe\_age)  
data\_interest$Lieu\_de\_residence<-as.factor(data\_interest$Lieu\_de\_residence)  
  
  
acm2 <- MCA(data\_interest[complete.cases(data\_interest), ], ncp = 5, graph = FALSE)  
cah <- HCPC(acm2, graph = FALSE)

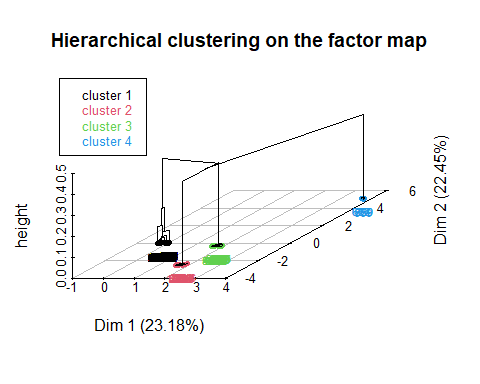
#Affichage du cluster en 3 partitions

plot(cah, choice = "tree")



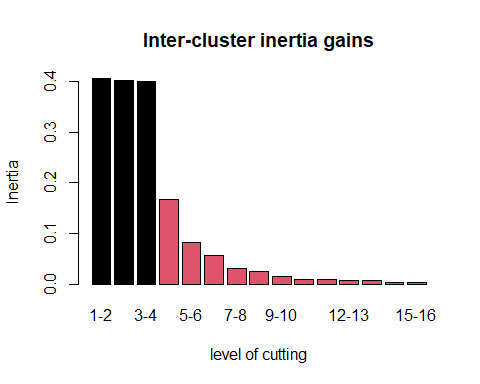
#affichage en 3D

plot(cah, choice = "3D.map")



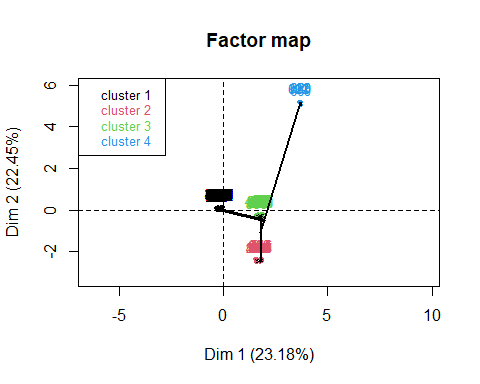
#Affichage en en bar

plot(cah, choice = "bar")



#Affichage

plot(cah, choice = "map")

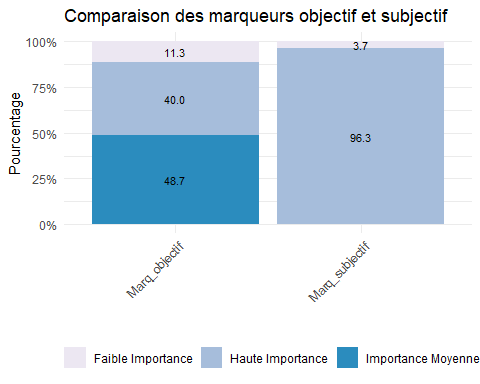


#cah$data.clust

#Les deux variables en meme temps

# 41. Graphique pour les deux marqueurs

# Préparation des données au format long  
data\_long <- data\_design$variables %>%  
 select(Marq\_objectif, Marq\_subjectif) %>%  
 pivot\_longer(cols = everything(), names\_to = "Marqueur", values\_to = "Importance") %>%  
 group\_by(Marqueur, Importance) %>%  
 summarise(Count = n(), .groups = 'drop') %>%  
 group\_by(Marqueur) %>%  
 mutate(Percentage = Count / sum(Count) \* 100) %>%  
 ungroup()  
  
# Création du graphique à barres empilées  
graphique <- ggplot(data\_long, aes(x = Marqueur, y = Percentage, fill = as.factor(Importance))) +  
 geom\_bar(stat = "identity") +  
 geom\_text(aes(label = sprintf("%.1f", Percentage)),   
 position = position\_stack(vjust = 0.5), size = 3) +  
 labs(x = "", y = "Pourcentage", fill = "",  
 title = "Comparaison des marqueurs objectif et subjectif") +  
 scale\_y\_continuous(labels = percent\_format(scale = 1)) +  
 scale\_fill\_brewer(palette = "PuBu") +  
 theme\_minimal() +  
 theme(legend.position = "bottom",  
 axis.text.x = element\_text(angle = 45, hjust = 1))  
  
# Sauvegarde du graphique  
ggsave(here("figures", "marqueur\_Objectif\_subjectif", "Somme\_subjectif\_objecti\_echantillon\_plot.png"),   
 plot = graphique, width = 10, height = 6)  
  
  
# Affichage du graphique  
graphique



## 42.Dingogramme

library(dplyr)  
library(dendextend)  
library(ade4)  
library(ggdendro)  
library(fastcluster)  
#library(devtools)  
#install\_github("larmarange/JLutils")  
#library(JLutils)  
source(url("https://raw.githubusercontent.com/larmarange/JLutils/master/R/clustering.R"))  
  
data\_interest<-0  
data\_interest <- data\_design$variables %>%  
 select(Somme\_Importance,Somme\_Importance\_subjectif,gpe\_age) %>%  
 na.omit()  
  
# Convertir les variables en facteurs  
data\_interest <- data\_interest %>%  
 mutate(across(everything(), as.factor))  
  
  
  
# Supprimer les niveaux de facteurs sans occurrences  
data\_interest <- data\_interest %>%  
 mutate(across(everything(), ~ fct\_drop(.)))  
  
# Suppression des niveaux inutilisés de la variable Somme\_Importance\_subjectif  
data\_interest$Somme\_Importance\_subjectif <- fct\_drop(data\_interest$Somme\_Importance\_subjectif)  
  
# Vérifier la distribution des catégories pour chaque variable  
summary(data\_interest)

## Somme\_Importance Somme\_Importance\_subjectif  
## 0 oui (rien n’est important): 28 0 oui (rien n’est important): 6   
## 1 oui : 54 1 oui : 21   
## 2 oui :197 2 oui : 37   
## 3 oui :155 3 oui (tout est important) :659   
## 4 oui :142   
## 5 oui (tout est important) :147   
## gpe\_age   
## 18-24 ans:340   
## 25-34 ans:383   
##   
##   
##   
##

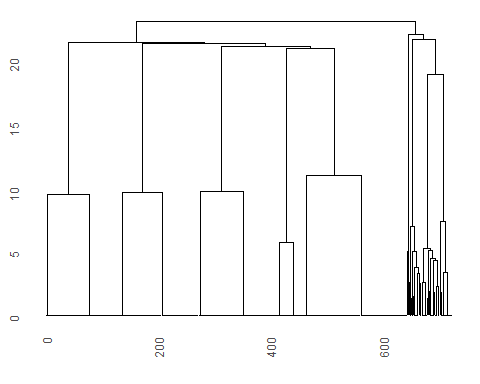
acm <- dudi.acm(data\_interest, scannf = FALSE, nf = 5)  
  
md <- dist.dudi(acm)  
  
arbre <- hclust(md, method = "ward.D2")

#meilleure partition entre 3 et 20 classes.

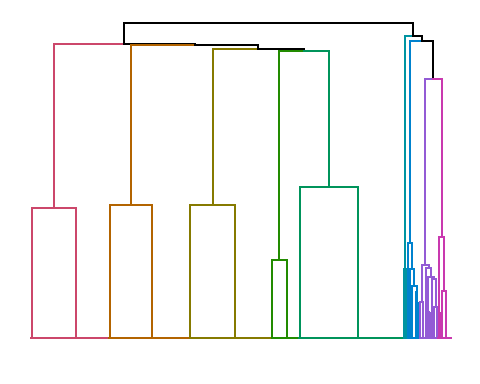
#meilleure partition entre 3 et 20 classes.  
best.cutree(arbre)

## [1] 9

ggdendrogram(arbre, labels = FALSE)



# Coloration des branches en fonction des clusters  
library(ggplot2)  
ggplot(color\_branches(arbre, k = 9), labels = FALSE)



typo <- cutree(arbre, 9)  
freq(typo)

## Frequencies   
## typo   
## Type: Integer   
##   
## Freq % Valid % Valid Cum. % Total % Total Cum.  
## ----------- ------ --------- -------------- --------- --------------  
## 1 141 19.50 19.50 19.50 19.50  
## 2 138 19.09 38.59 19.09 38.59  
## 3 48 6.64 45.23 6.64 45.23  
## 4 134 18.53 63.76 18.53 63.76  
## 5 180 24.90 88.66 24.90 88.66  
## 6 6 0.83 89.49 0.83 89.49  
## 7 23 3.18 92.67 3.18 92.67  
## 8 21 2.90 95.57 2.90 95.57  
## 9 32 4.43 100.00 4.43 100.00  
## <NA> 0 0.00 100.00  
## Total 723 100.00 100.00 100.00 100.00

data\_interest$typo<- cutree(arbre,9)

data\_interest %>%  
 tbl\_summary(by = typo)

| **Characteristic** | **1** N = 141*1* | **2** N = 138*1* | **3** N = 48*1* | **4** N = 134*1* | **5** N = 180*1* | **6** N = 6*1* | **7** N = 23*1* | **8** N = 21*1* | **9** N = 32*1* |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| Somme\_Importance |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| 0 oui (rien n’est important) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 2 (33%) | 23 (100%) | 3 (14%) | 0 (0%) |
| 1 oui | 0 (0%) | 0 (0%) | 48 (100%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 3 (14%) | 3 (9.4%) |
| 2 oui | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 180 (100%) | 2 (33%) | 0 (0%) | 7 (33%) | 8 (25%) |
| 3 oui | 141 (100%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 4 (19%) | 10 (31%) |
| 4 oui | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 134 (100%) | 0 (0%) | 2 (33%) | 0 (0%) | 1 (4.8%) | 5 (16%) |
| 5 oui (tout est important) | 0 (0%) | 138 (100%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 3 (14%) | 6 (19%) |
| Somme\_Importance\_subjectif |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| 0 oui (rien n’est important) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 6 (100%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) |
| 1 oui | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 21 (100%) | 0 (0%) |
| 2 oui | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 0 (0%) | 5 (22%) | 0 (0%) | 32 (100%) |
| 3 oui (tout est important) | 141 (100%) | 138 (100%) | 48 (100%) | 134 (100%) | 180 (100%) | 0 (0%) | 18 (78%) | 0 (0%) | 0 (0%) |
| gpe\_age |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| 18-24 ans | 64 (45%) | 66 (48%) | 23 (48%) | 59 (44%) | 81 (45%) | 1 (17%) | 14 (61%) | 15 (71%) | 17 (53%) |
| 25-34 ans | 77 (55%) | 72 (52%) | 25 (52%) | 75 (56%) | 99 (55%) | 5 (83%) | 9 (39%) | 6 (29%) | 15 (47%) |
| *1*n (%) | | | | | | | | | |

#data\_interest

`

#I. Regression

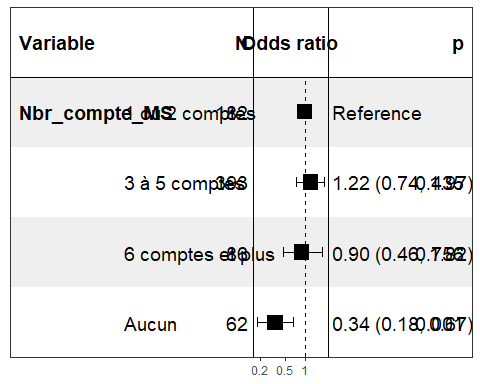
# 1. Fonction pour exécuter la régression logistique

#install.packages(c("dplyr", "broom", "ggplot2", "purrr", "forestmodel"))  
  
library(dplyr)  
library(broom)  
library(ggplot2)  
library(purrr)  
library(forestmodel)  
  
  
# Fonction pour exécuter la régression logistique et extraire les résultats  
run\_logistic\_regression <- function(dep\_var, indep\_vars, model\_name, data) {  
 formula <- as.formula(paste(dep\_var, "~", paste(indep\_vars, collapse = " + ")))  
 model <- glm(formula, data = data, family = binomial)  
   
 tidy(model, exponentiate = TRUE, conf.int = TRUE) %>%  
 mutate(Model = model\_name, Dependent = dep\_var) %>%  
 select(term, estimate, conf.low, conf.high, Model, Dependent)  
}

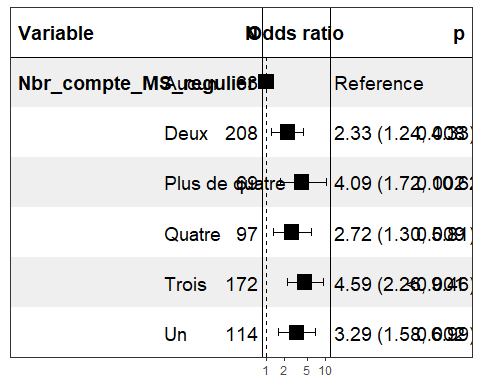
# 3 .Forest avec forest\_model

# Définition des variables dépendantes et indépendantes  
dependent\_vars <- c("Quiter\_nid\_rec", "Emploi\_TPL\_rec", "Vivre\_en\_couple\_rec",   
 "Marier\_1er\_fois\_rec", "Parent\_1er\_fois\_rec",   
 "Propres\_responsabilites\_rec", "Propres\_decisions\_rec",   
 "Independance\_finance\_rec")  
  
# Liste des modèles logistiques par variable dépendante  
models <- lapply(dependent\_vars, function(dep\_var) {  
 list(  
 "Modèle 1a" = glm(as.formula(paste(dep\_var, "~ Nbr\_compte\_MS")), data = data\_P3\_, family = binomial),  
 "Modèle 1b" = glm(as.formula(paste(dep\_var, "~ Nbr\_compte\_MS\_regulier")), data = data\_P3\_, family = binomial),  
 "Modèle 1c" = glm(as.formula(paste(dep\_var, "~ Nbr\_compte\_MS + Nbr\_compte\_MS\_regulier")), data = data\_P3\_, family = binomial),  
 "Modèle 2" = glm(as.formula(paste(dep\_var, "~ Nbr\_compte\_MS + Nbr\_compte\_MS\_regulier + age + sexe + Lieu\_de\_residence")), data = data\_P3\_, family = binomial),  
 "Modèle 3" = glm(as.formula(paste(dep\_var, "~ Nbr\_compte\_MS + Nbr\_compte\_MS\_regulier + age + sexe + Lieu\_de\_residence + Diplome\_du\_repondant")), data = data\_P3\_, family = binomial)  
 )  
})  
  
# Appliquer forest\_model à chaque modèle en ajoutant un titre clair  
lapply(seq\_along(models), function(i) {  
 dep\_var <- dependent\_vars[i]  
 lapply(names(models[[i]]), function(model\_name) {  
 cat("\n--- Forest Plot pour", dep\_var, "-", model\_name, "---\n") # Ajouter un titre clair  
 print(forest\_model(models[[i]][[model\_name]])) # Générer le plot  
 })  
})

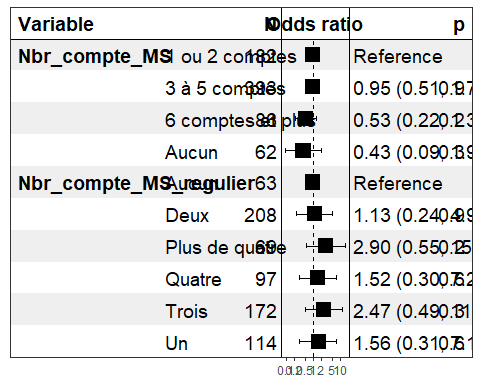
##   
## --- Forest Plot pour Quiter\_nid\_rec - Modèle 1a ---



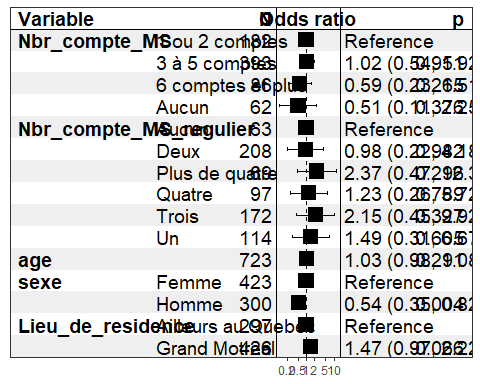
##   
## --- Forest Plot pour Quiter\_nid\_rec - Modèle 1b ---



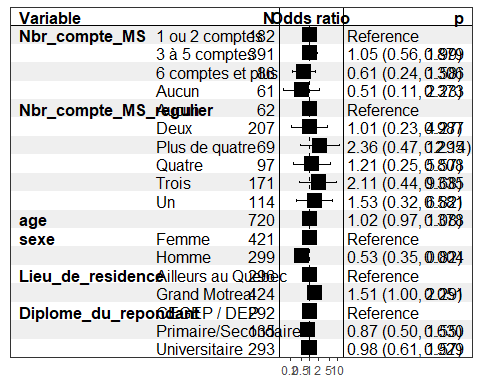
##   
## --- Forest Plot pour Quiter\_nid\_rec - Modèle 1c ---



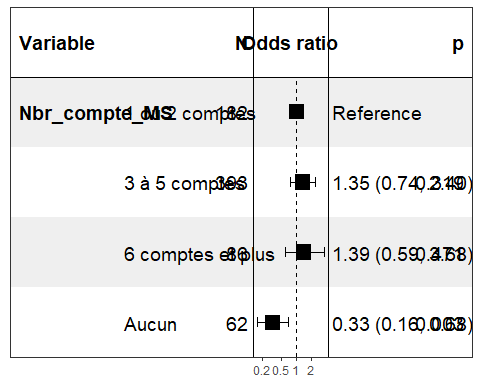
##   
## --- Forest Plot pour Quiter\_nid\_rec - Modèle 2 ---



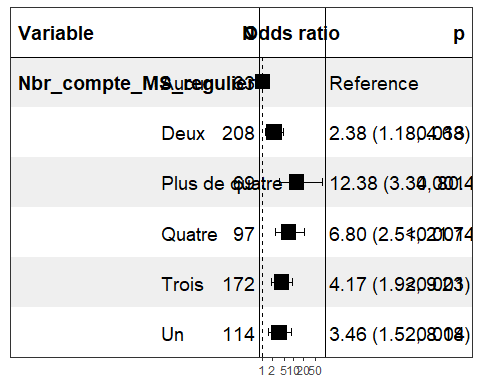
##   
## --- Forest Plot pour Quiter\_nid\_rec - Modèle 3 ---



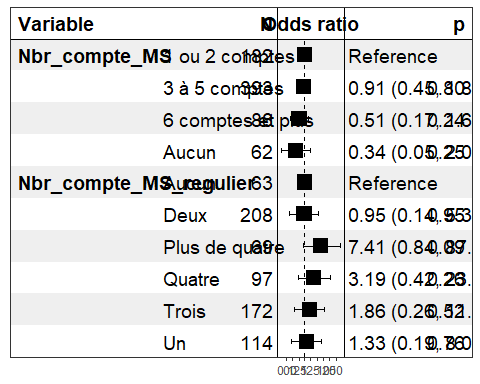
##   
## --- Forest Plot pour Emploi\_TPL\_rec - Modèle 1a ---



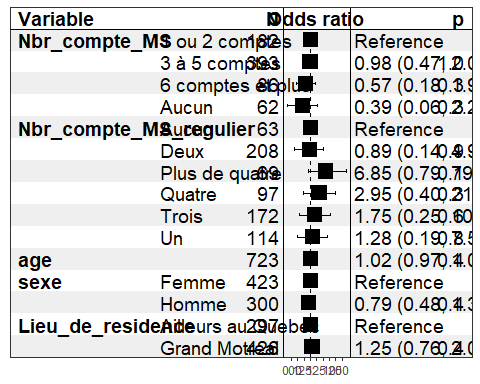
##   
## --- Forest Plot pour Emploi\_TPL\_rec - Modèle 1b ---



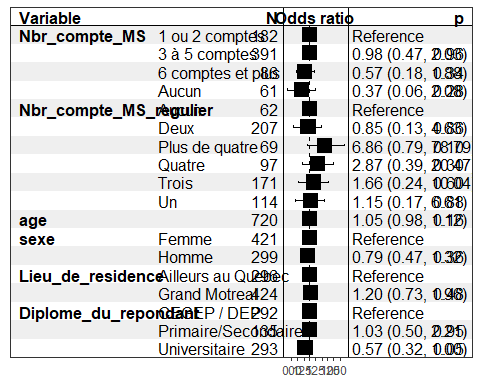
##   
## --- Forest Plot pour Emploi\_TPL\_rec - Modèle 1c ---



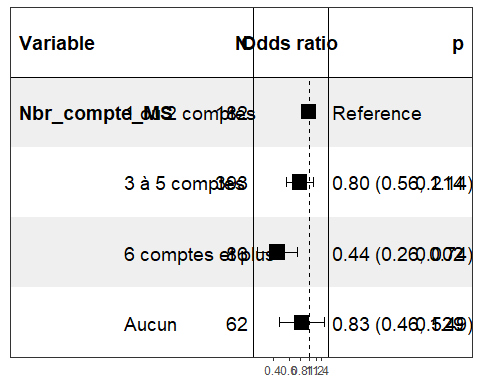
##   
## --- Forest Plot pour Emploi\_TPL\_rec - Modèle 2 ---



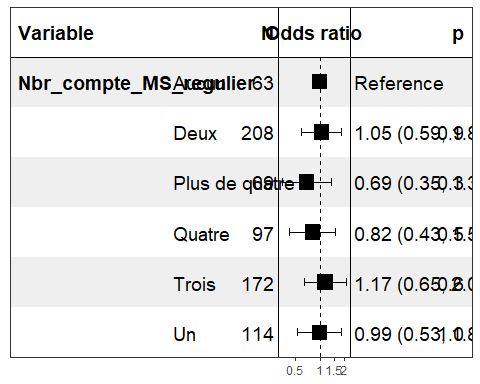
##   
## --- Forest Plot pour Emploi\_TPL\_rec - Modèle 3 ---



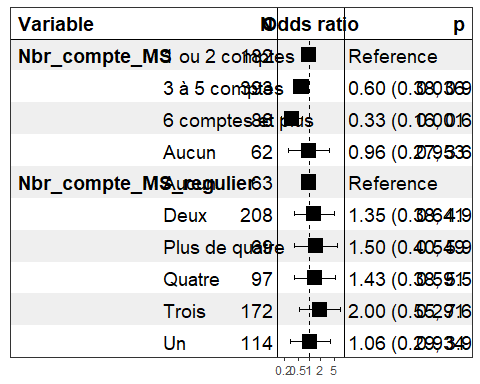
##   
## --- Forest Plot pour Vivre\_en\_couple\_rec - Modèle 1a ---



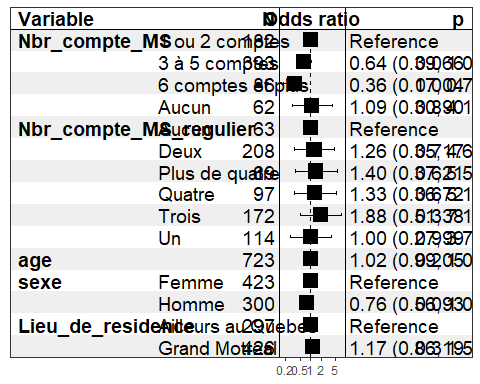
##   
## --- Forest Plot pour Vivre\_en\_couple\_rec - Modèle 1b ---



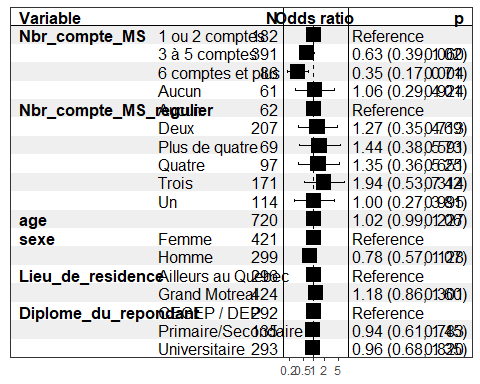
##   
## --- Forest Plot pour Vivre\_en\_couple\_rec - Modèle 1c ---



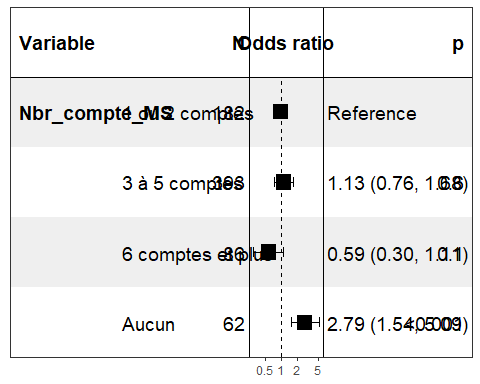
##   
## --- Forest Plot pour Vivre\_en\_couple\_rec - Modèle 2 ---



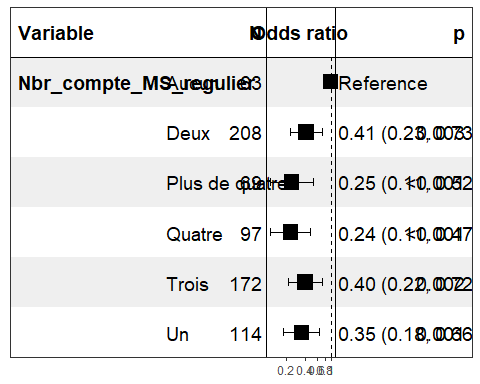
##   
## --- Forest Plot pour Vivre\_en\_couple\_rec - Modèle 3 ---



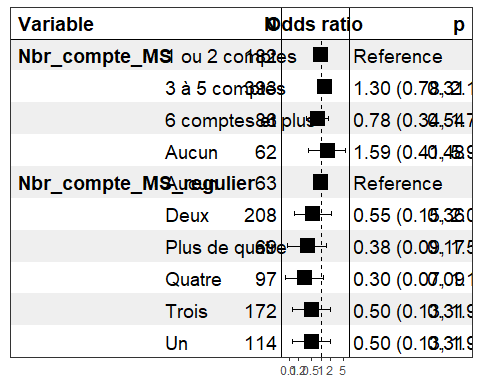
##   
## --- Forest Plot pour Marier\_1er\_fois\_rec - Modèle 1a ---



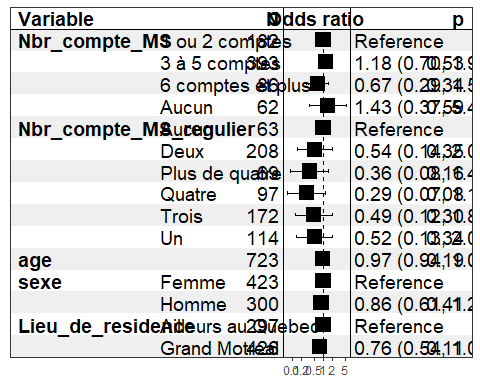
##   
## --- Forest Plot pour Marier\_1er\_fois\_rec - Modèle 1b ---



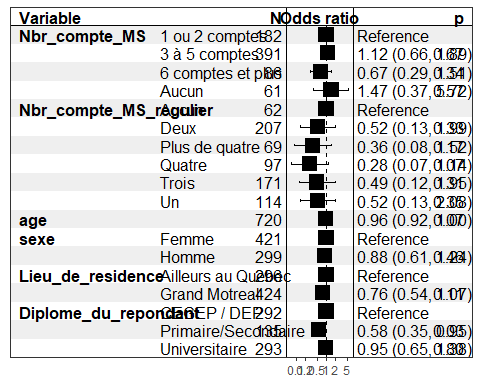
##   
## --- Forest Plot pour Marier\_1er\_fois\_rec - Modèle 1c ---



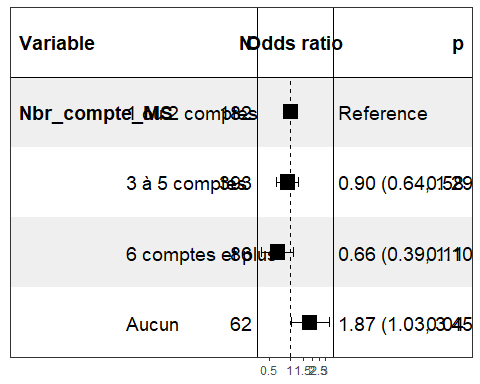
##   
## --- Forest Plot pour Marier\_1er\_fois\_rec - Modèle 2 ---



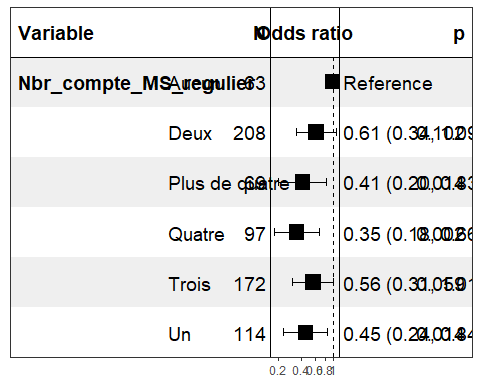
##   
## --- Forest Plot pour Marier\_1er\_fois\_rec - Modèle 3 ---



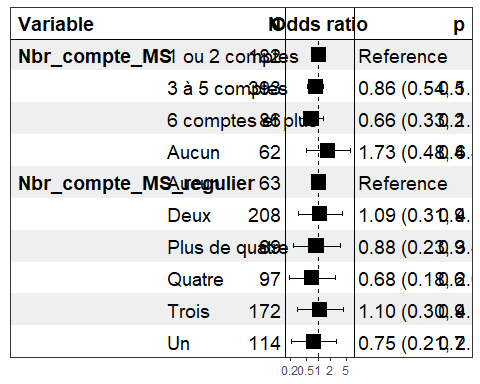
##   
## --- Forest Plot pour Parent\_1er\_fois\_rec - Modèle 1a ---



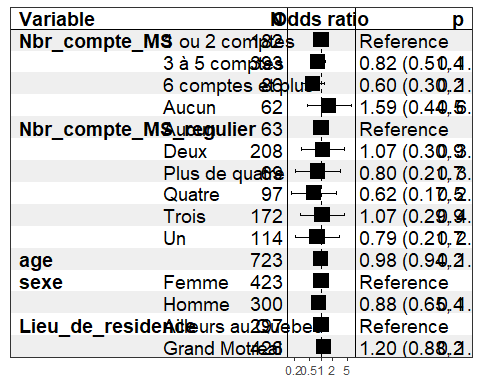
##   
## --- Forest Plot pour Parent\_1er\_fois\_rec - Modèle 1b ---



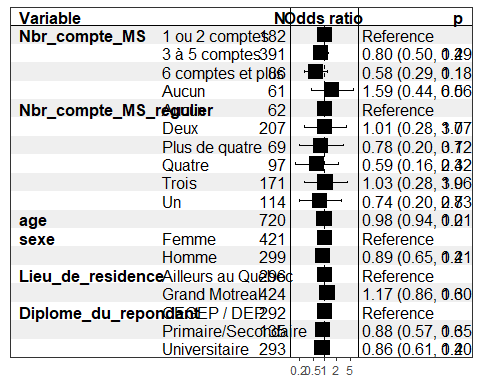
##   
## --- Forest Plot pour Parent\_1er\_fois\_rec - Modèle 1c ---



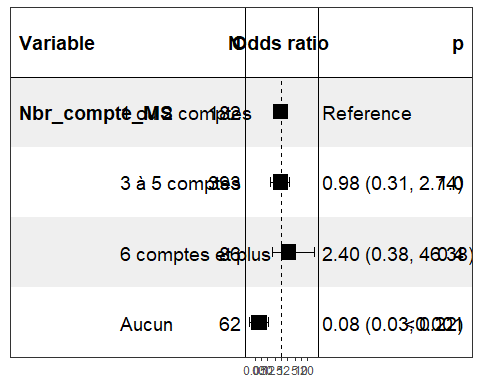
##   
## --- Forest Plot pour Parent\_1er\_fois\_rec - Modèle 2 ---



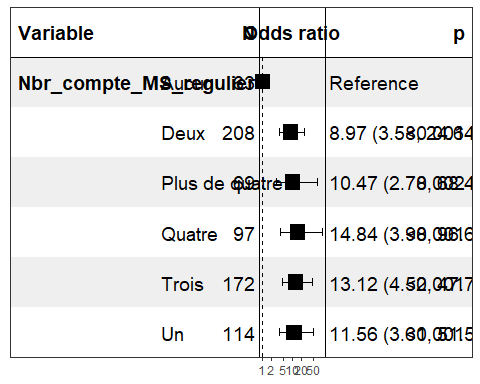
##   
## --- Forest Plot pour Parent\_1er\_fois\_rec - Modèle 3 ---



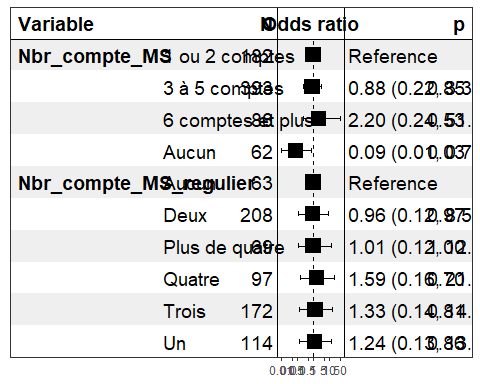
##   
## --- Forest Plot pour Propres\_responsabilites\_rec - Modèle 1a ---



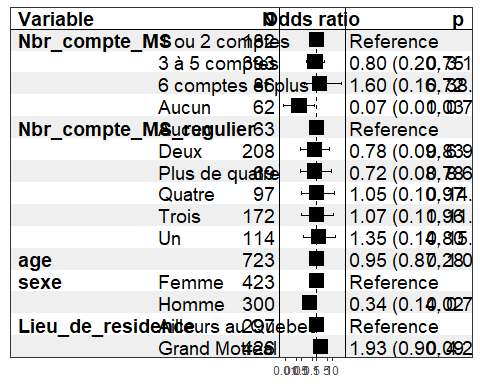
##   
## --- Forest Plot pour Propres\_responsabilites\_rec - Modèle 1b ---



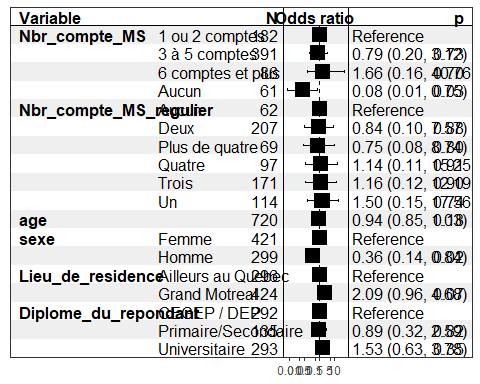
##   
## --- Forest Plot pour Propres\_responsabilites\_rec - Modèle 1c ---



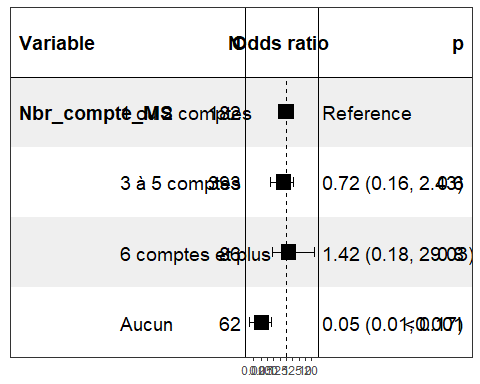
##   
## --- Forest Plot pour Propres\_responsabilites\_rec - Modèle 2 ---



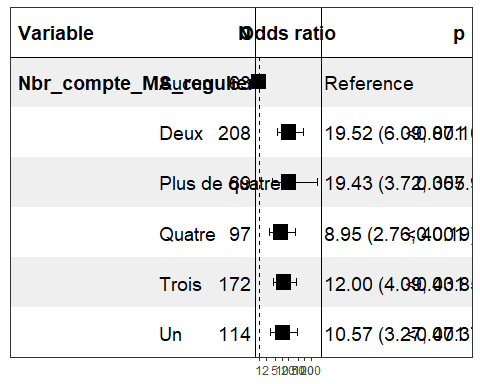
##   
## --- Forest Plot pour Propres\_responsabilites\_rec - Modèle 3 ---



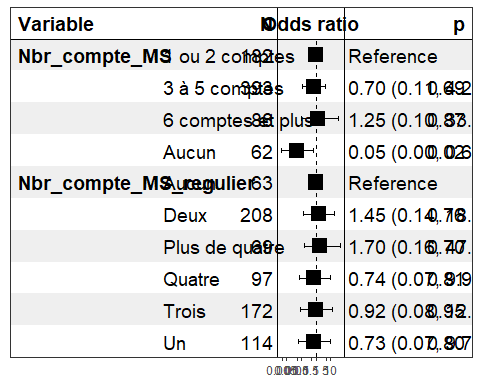
##   
## --- Forest Plot pour Propres\_decisions\_rec - Modèle 1a ---



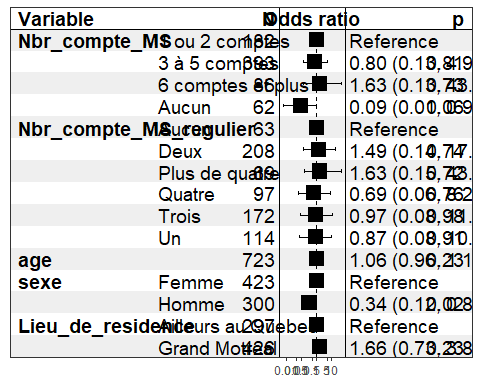
##   
## --- Forest Plot pour Propres\_decisions\_rec - Modèle 1b ---



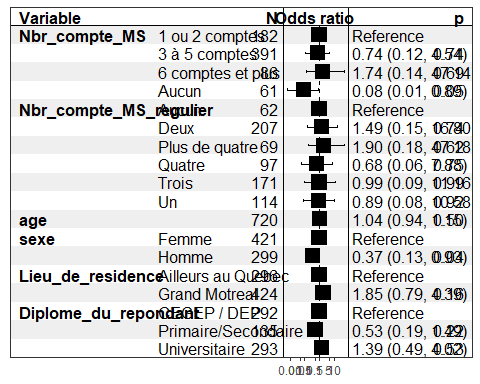
##   
## --- Forest Plot pour Propres\_decisions\_rec - Modèle 1c ---



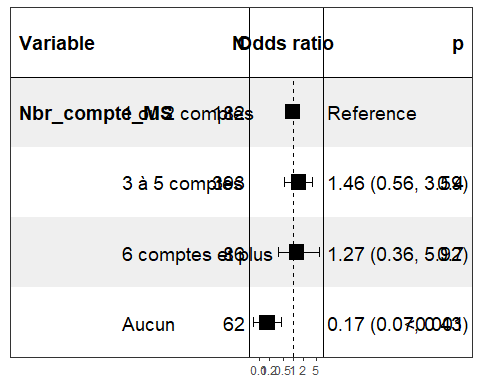
##   
## --- Forest Plot pour Propres\_decisions\_rec - Modèle 2 ---



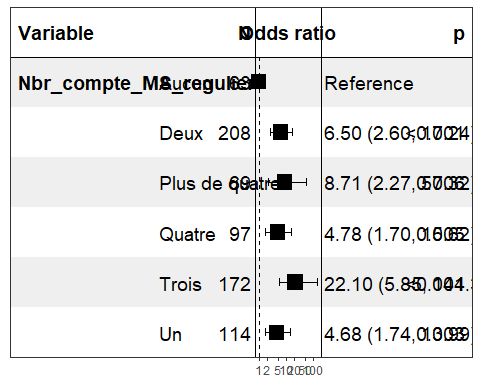
##   
## --- Forest Plot pour Propres\_decisions\_rec - Modèle 3 ---



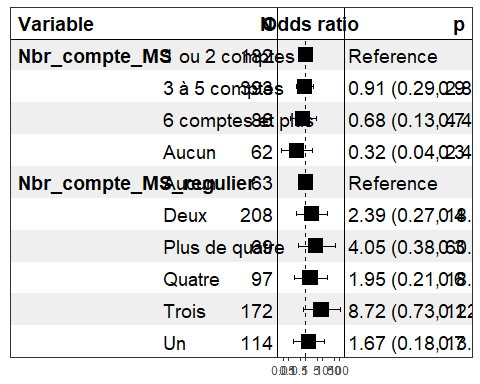
##   
## --- Forest Plot pour Independance\_finance\_rec - Modèle 1a ---



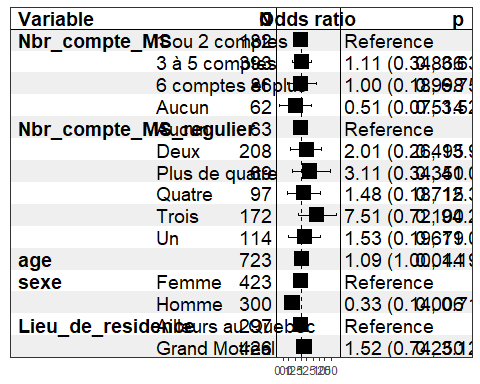
##   
## --- Forest Plot pour Independance\_finance\_rec - Modèle 1b ---



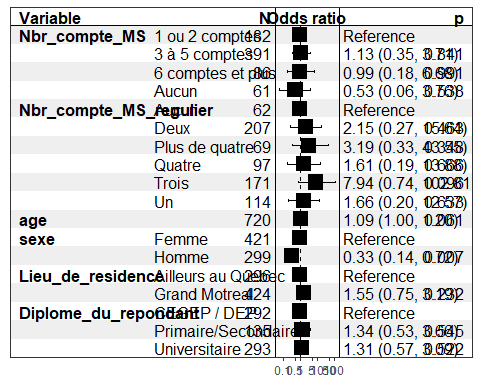
##   
## --- Forest Plot pour Independance\_finance\_rec - Modèle 1c ---



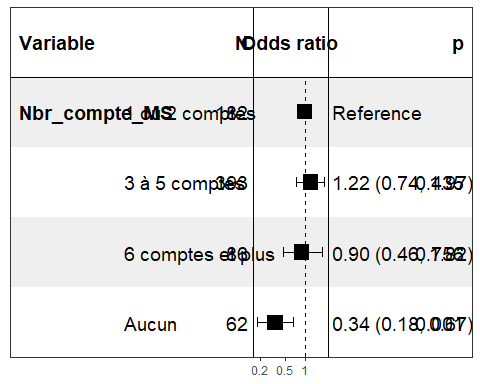
##   
## --- Forest Plot pour Independance\_finance\_rec - Modèle 2 ---



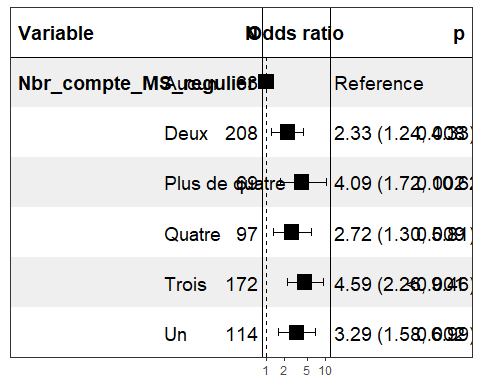
##   
## --- Forest Plot pour Independance\_finance\_rec - Modèle 3 ---



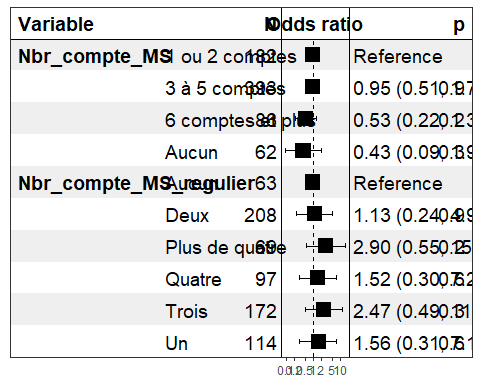
## [[1]]  
## [[1]][[1]]



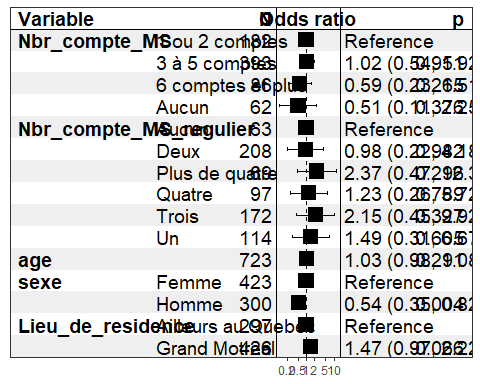
##   
## [[1]][[2]]



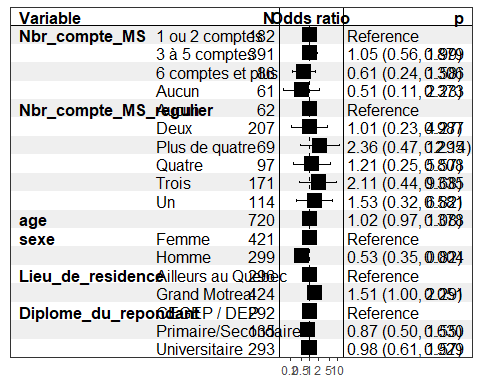
##   
## [[1]][[3]]



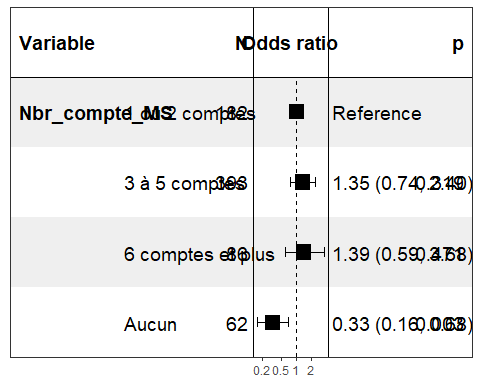
##   
## [[1]][[4]]



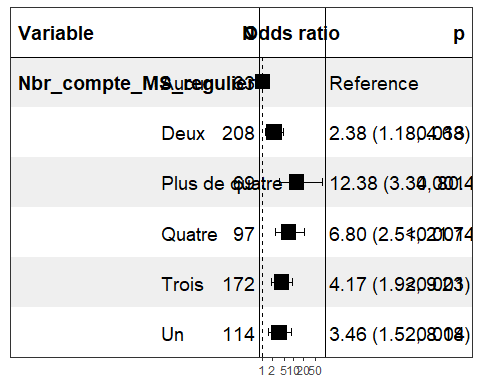
##   
## [[1]][[5]]



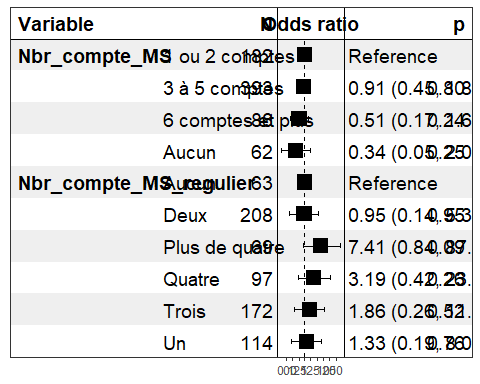
##   
##   
## [[2]]  
## [[2]][[1]]



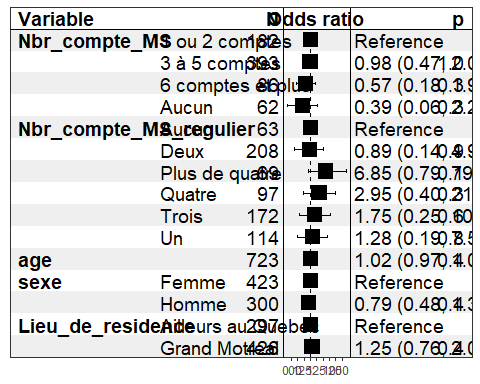
##   
## [[2]][[2]]



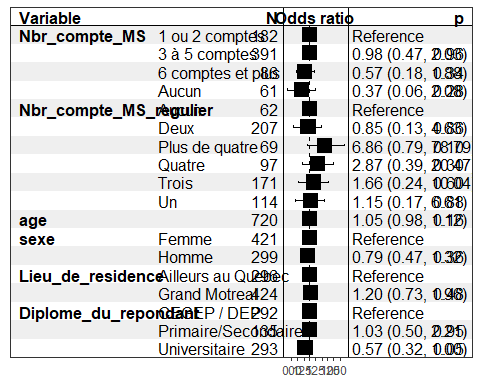
##   
## [[2]][[3]]



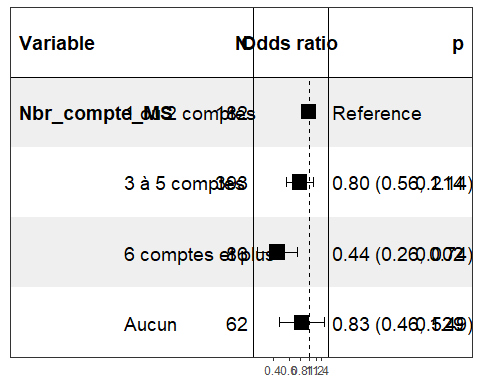
##   
## [[2]][[4]]



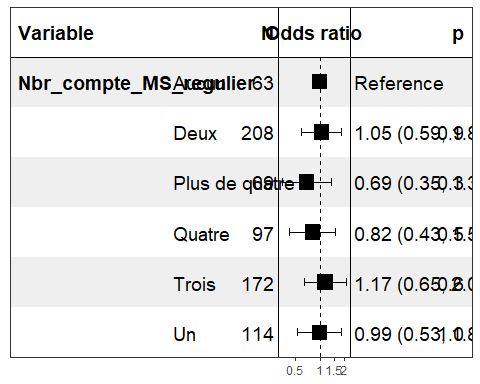
##   
## [[2]][[5]]



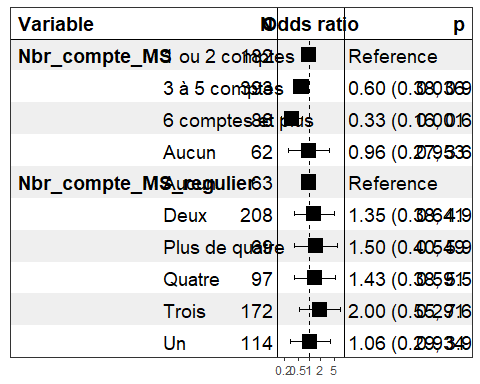
##   
##   
## [[3]]  
## [[3]][[1]]



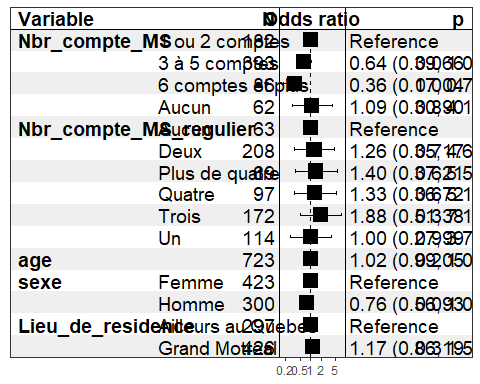
##   
## [[3]][[2]]



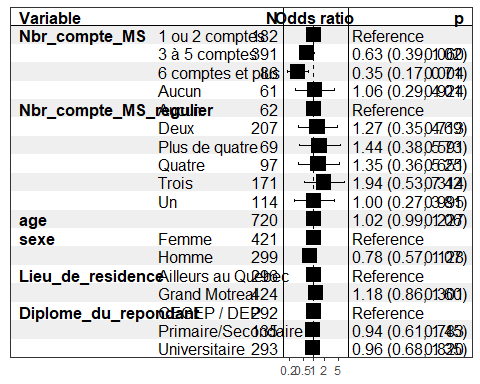
##   
## [[3]][[3]]



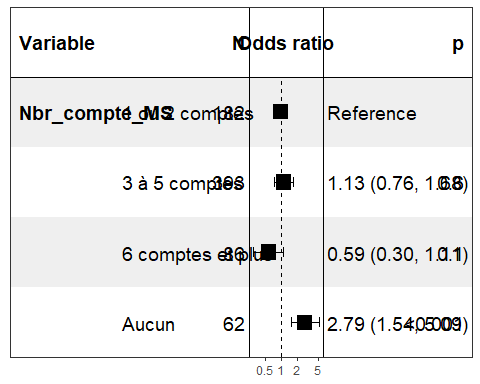
##   
## [[3]][[4]]



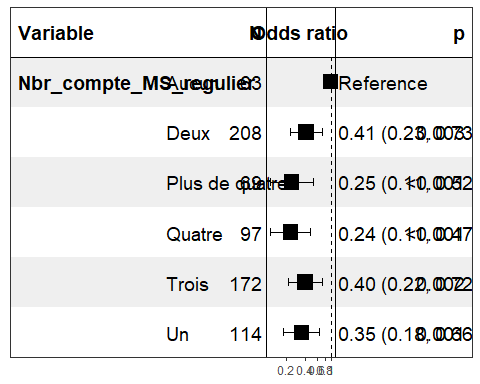
##   
## [[3]][[5]]



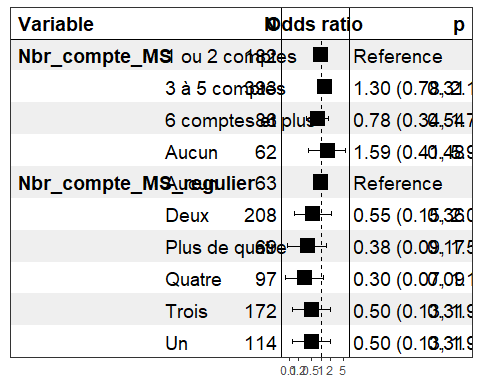
##   
##   
## [[4]]  
## [[4]][[1]]



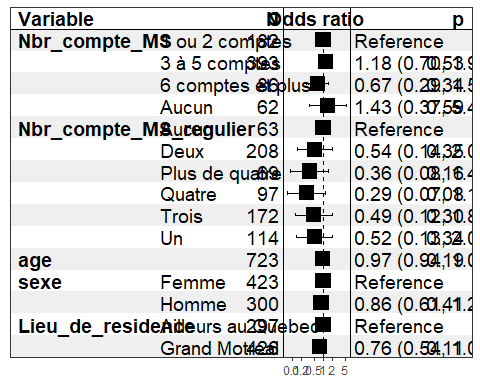
##   
## [[4]][[2]]



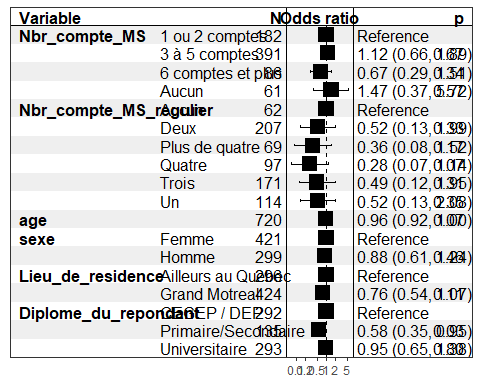
##   
## [[4]][[3]]



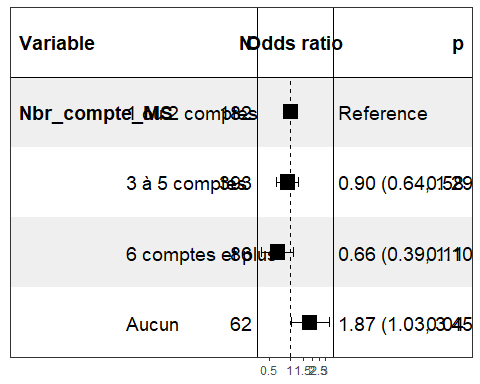
##   
## [[4]][[4]]



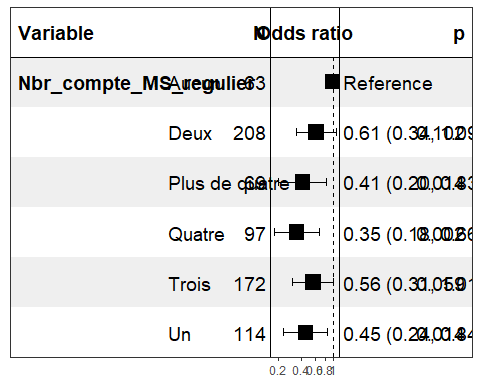
##   
## [[4]][[5]]



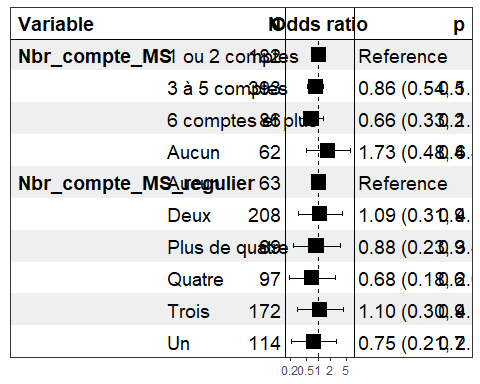
##   
##   
## [[5]]  
## [[5]][[1]]



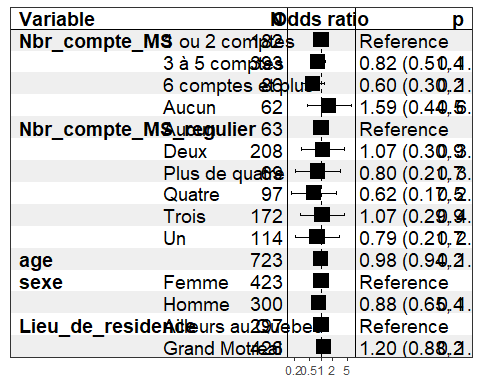
##   
## [[5]][[2]]



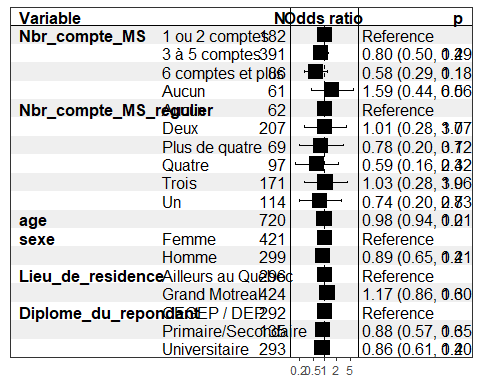
##   
## [[5]][[3]]



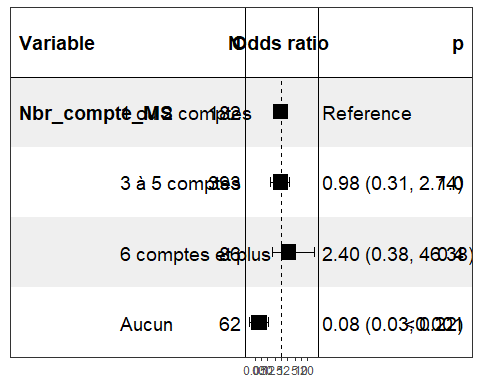
##   
## [[5]][[4]]



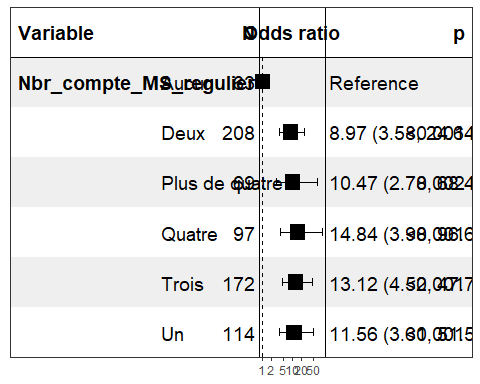
##   
## [[5]][[5]]



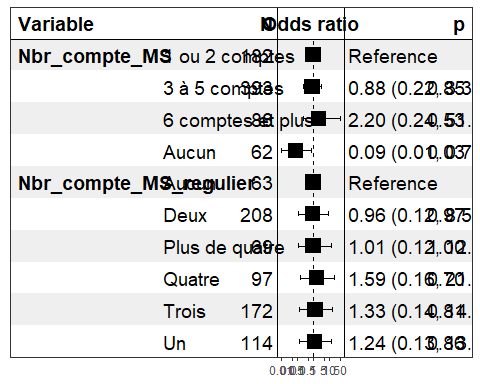
##   
##   
## [[6]]  
## [[6]][[1]]



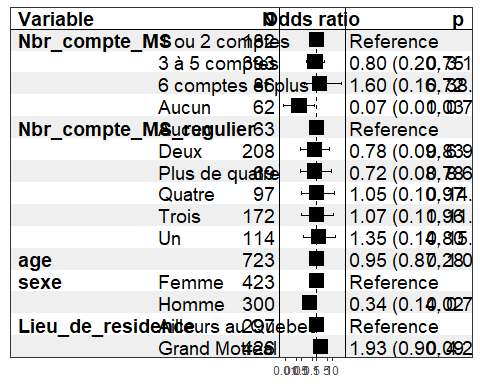
##   
## [[6]][[2]]



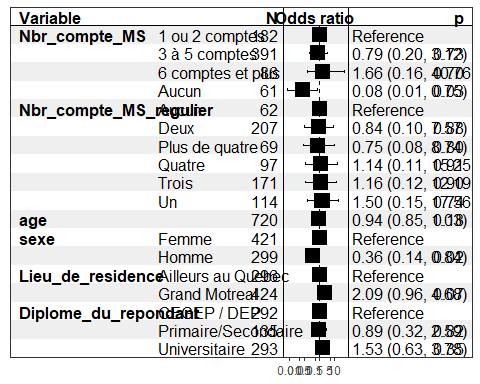
##   
## [[6]][[3]]



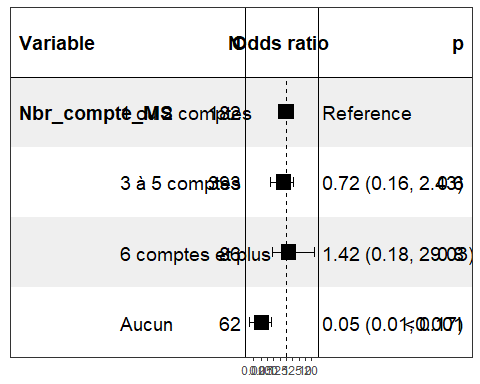
##   
## [[6]][[4]]



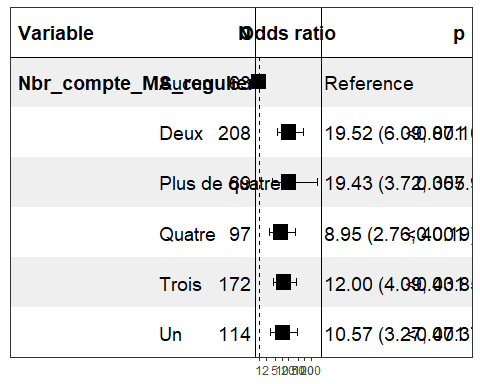
##   
## [[6]][[5]]



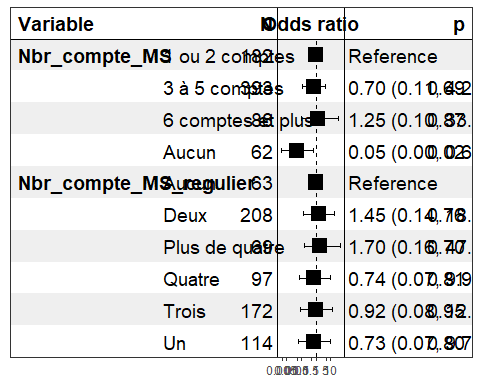
##   
##   
## [[7]]  
## [[7]][[1]]



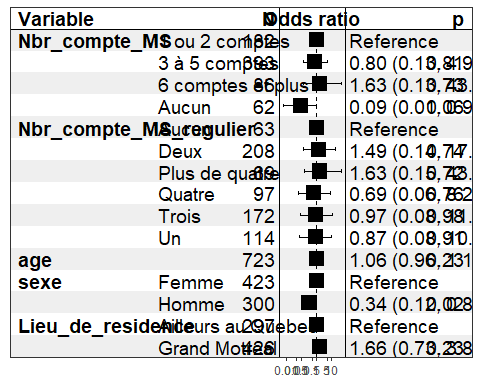
##   
## [[7]][[2]]



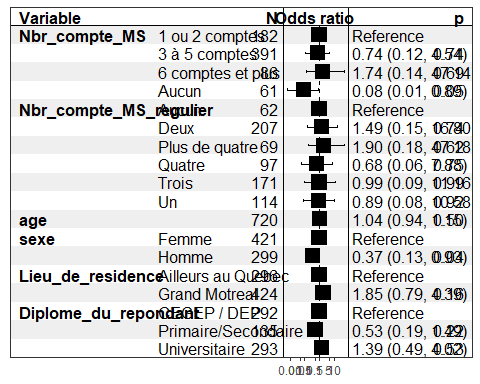
##   
## [[7]][[3]]



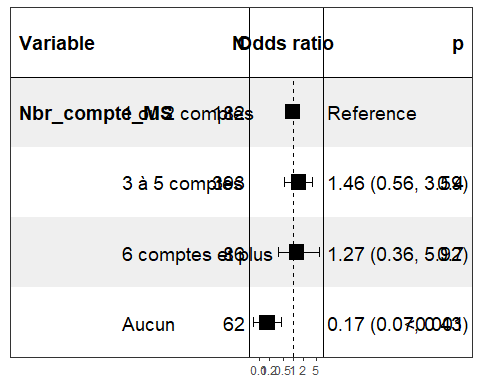
##   
## [[7]][[4]]



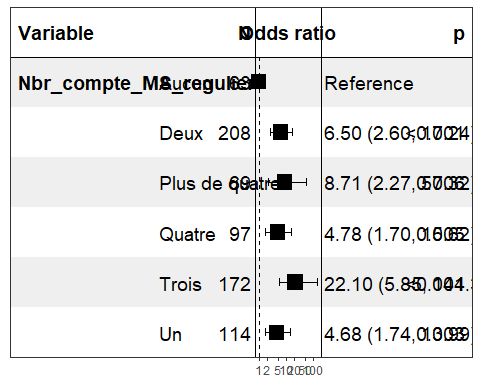
##   
## [[7]][[5]]



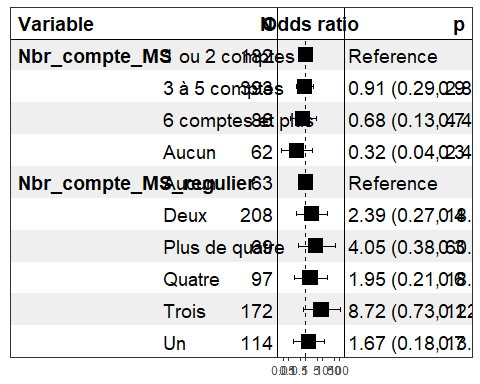
##   
##   
## [[8]]  
## [[8]][[1]]



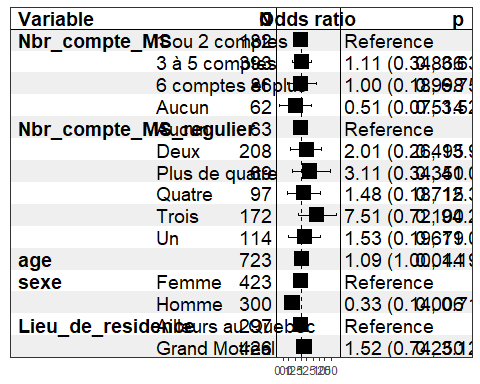
##   
## [[8]][[2]]



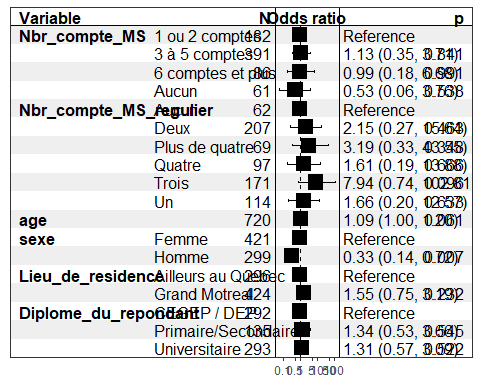
##   
## [[8]][[3]]



##   
## [[8]][[4]]



##   
## [[8]][[5]]



# 4. Regroupement des regression

#install.packages(c("dplyr", "broom", "purrr", "stargazer"))  
  
# Charger les bibliothèques nécessaires  
library(dplyr)  
library(broom)  
library(purrr)  
library(stargazer)

##   
## Please cite as:

## Hlavac, Marek (2022). stargazer: Well-Formatted Regression and Summary Statistics Tables.

## R package version 5.2.3. https://CRAN.R-project.org/package=stargazer

# Fonction pour exécuter une régression logistique et retourner le modèle  
run\_logistic\_regression <- function(dep\_var, indep\_vars, data) {  
 formula <- as.formula(paste(dep\_var, "~", paste(indep\_vars, collapse = " + ")))  
 model <- glm(formula, data = data, family = binomial)  
 return(model) # Retourne le modèle au lieu des résultats sous forme de tableau  
}  
  
# Définition des variables dépendantes et indépendantes  
dependent\_vars <- c("Quiter\_nid\_rec", "Emploi\_TPL\_rec", "Vivre\_en\_couple\_rec",   
 "Marier\_1er\_fois\_rec", "Parent\_1er\_fois\_rec",   
 "Propres\_responsabilites\_rec", "Propres\_decisions\_rec",   
 "Independance\_finance\_rec")  
  
indep\_vars\_list <- list(  
 "Modèle 1a" = c("Usage\_MS"),  
 "Modèle 1b" = c("Nbr\_compte\_MS"),  
 "Modèle 1c" = c("Nbr\_compte\_MS\_regulier"),  
 "Modèle 1d" = c("Usage\_MS", "Nbr\_compte\_MS", "Nbr\_compte\_MS\_regulier")  
)  
  
# Exécuter toutes les régressions et stocker les modèles  
models <- list()  
  
for (dep\_var in dependent\_vars) {  
 for (model\_name in names(indep\_vars\_list)) {  
 model <- run\_logistic\_regression(dep\_var, indep\_vars\_list[[model\_name]], data\_P3\_)  
 models[[paste(dep\_var, model\_name, sep = "\_")]] <- model  
 }  
}

## Warning: glm.fit: des probabilités ont été ajustées numériquement à 0 ou 1

# Transformer la liste en un format utilisable par stargazer  
models\_flat <- unname(models) # Supprime les noms pour éviter les erreurs  
  
  
# Générer le tableau avec Stargazer et enregistrer dans le dossier 'rapport' avec 'here'  
stargazer(models\_flat, type = "html", title = "Résultats des régressions logistiques",  
 style = "aer", digits = 2, out = here("rapport", "resultats\_regression.html"))

##   
## <table style="text-align:center"><caption><strong>Résultats des régressions logistiques</strong></caption>  
## <tr><td colspan="33" style="border-bottom: 1px solid black"></td></tr><tr><td style="text-align:left"></td><td colspan="4">Quiter\_nid\_rec</td><td colspan="4">Emploi\_TPL\_rec</td><td colspan="4">Vivre\_en\_couple\_rec</td><td colspan="4">Marier\_1er\_fois\_rec</td><td colspan="4">Parent\_1er\_fois\_rec</td><td colspan="4">Propres\_responsabilites\_rec</td><td colspan="4">Propres\_decisions\_rec</td><td colspan="4">Independance\_finance\_rec</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td>(1)</td><td>(2)</td><td>(3)</td><td>(4)</td><td>(5)</td><td>(6)</td><td>(7)</td><td>(8)</td><td>(9)</td><td>(10)</td><td>(11)</td><td>(12)</td><td>(13)</td><td>(14)</td><td>(15)</td><td>(16)</td><td>(17)</td><td>(18)</td><td>(19)</td><td>(20)</td><td>(21)</td><td>(22)</td><td>(23)</td><td>(24)</td><td>(25)</td><td>(26)</td><td>(27)</td><td>(28)</td><td>(29)</td><td>(30)</td><td>(31)</td><td>(32)</td></tr>  
## <tr><td colspan="33" style="border-bottom: 1px solid black"></td></tr><tr><td style="text-align:left">Usage\_MSOui</td><td>1.25<sup>\*\*\*</sup></td><td></td><td></td><td>1.02</td><td>1.38<sup>\*\*\*</sup></td><td></td><td></td><td>0.05</td><td>-0.17</td><td></td><td></td><td>-2.15<sup>\*</sup></td><td>-1.16<sup>\*\*\*</sup></td><td></td><td></td><td>-1.50</td><td>-0.82<sup>\*\*\*</sup></td><td></td><td></td><td>-0.95</td><td>2.58<sup>\*\*\*</sup></td><td></td><td></td><td>14.03</td><td>2.74<sup>\*\*\*</sup></td><td></td><td></td><td>13.69</td><td>2.14<sup>\*\*\*</sup></td><td></td><td></td><td>30.26</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td>(0.30)</td><td></td><td></td><td>(1.46)</td><td>(0.32)</td><td></td><td></td><td>(1.45)</td><td>(0.28)</td><td></td><td></td><td>(1.21)</td><td>(0.28)</td><td></td><td></td><td>(1.33)</td><td>(0.30)</td><td></td><td></td><td>(1.09)</td><td>(0.38)</td><td></td><td></td><td>(855.46)</td><td>(0.41)</td><td></td><td></td><td>(830.95)</td><td>(0.38)</td><td></td><td></td><td>(2,135.27)</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left">Nbr\_compte\_MS3 à 5 comptes</td><td></td><td>0.20</td><td></td><td>-0.04</td><td></td><td>0.30</td><td></td><td>-0.09</td><td></td><td>-0.23</td><td></td><td>-0.54<sup>\*\*</sup></td><td></td><td>0.12</td><td></td><td>0.24</td><td></td><td>-0.10</td><td></td><td>-0.17</td><td></td><td>-0.02</td><td></td><td>-0.10</td><td></td><td>-0.34</td><td></td><td>-0.33</td><td></td><td>0.38</td><td></td><td>-0.04</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td>(0.25)</td><td></td><td>(0.31)</td><td></td><td>(0.30)</td><td></td><td>(0.36)</td><td></td><td>(0.18)</td><td></td><td>(0.24)</td><td></td><td>(0.20)</td><td></td><td>(0.26)</td><td></td><td>(0.18)</td><td></td><td>(0.24)</td><td></td><td>(0.55)</td><td></td><td>(0.68)</td><td></td><td>(0.67)</td><td></td><td>(0.90)</td><td></td><td>(0.47)</td><td></td><td>(0.59)</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left">Nbr\_compte\_MS6 comptes et plus</td><td></td><td>-0.11</td><td></td><td>-0.61</td><td></td><td>0.33</td><td></td><td>-0.67</td><td></td><td>-0.82<sup>\*\*\*</sup></td><td></td><td>-1.17<sup>\*\*\*</sup></td><td></td><td>-0.53</td><td></td><td>-0.29</td><td></td><td>-0.42</td><td></td><td>-0.43</td><td></td><td>0.88</td><td></td><td>0.86</td><td></td><td>0.35</td><td></td><td>0.27</td><td></td><td>0.24</td><td></td><td>-0.27</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td>(0.35)</td><td></td><td>(0.46)</td><td></td><td>(0.46)</td><td></td><td>(0.57)</td><td></td><td>(0.27)</td><td></td><td>(0.35)</td><td></td><td>(0.33)</td><td></td><td>(0.41)</td><td></td><td>(0.26)</td><td></td><td>(0.35)</td><td></td><td>(1.10)</td><td></td><td>(1.28)</td><td></td><td>(1.16)</td><td></td><td>(1.39)</td><td></td><td>(0.69)</td><td></td><td>(0.92)</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left">Nbr\_compte\_MSAucun</td><td></td><td>-1.07<sup>\*\*\*</sup></td><td></td><td>-0.32</td><td></td><td>-1.12<sup>\*\*\*</sup></td><td></td><td>-1.05</td><td></td><td>-0.19</td><td></td><td>-1.16</td><td></td><td>1.03<sup>\*\*\*</sup></td><td></td><td>-0.43</td><td></td><td>0.63<sup>\*\*</sup></td><td></td><td>0.05</td><td></td><td>-2.51<sup>\*\*\*</sup></td><td></td><td>-2.17<sup>\*</sup></td><td></td><td>-2.95<sup>\*\*\*</sup></td><td></td><td>-2.80<sup>\*\*</sup></td><td></td><td>-1.75<sup>\*\*\*</sup></td><td></td><td>14.08</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td>(0.33)</td><td></td><td>(1.15)</td><td></td><td>(0.37)</td><td></td><td>(1.20)</td><td></td><td>(0.30)</td><td></td><td>(0.91)</td><td></td><td>(0.30)</td><td></td><td>(1.13)</td><td></td><td>(0.31)</td><td></td><td>(0.85)</td><td></td><td>(0.54)</td><td></td><td>(1.30)</td><td></td><td>(0.65)</td><td></td><td>(1.38)</td><td></td><td>(0.48)</td><td></td><td>(1,559.36)</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left">Nbr\_compte\_MS\_regulierDeux</td><td></td><td></td><td>0.84<sup>\*\*\*</sup></td><td>-0.35</td><td></td><td></td><td>0.87<sup>\*\*</sup></td><td>-0.08</td><td></td><td></td><td>0.05</td><td>1.23</td><td></td><td></td><td>-0.89<sup>\*\*\*</sup></td><td>-0.05</td><td></td><td></td><td>-0.49</td><td>0.48</td><td></td><td></td><td>2.19<sup>\*\*\*</sup></td><td>-13.78</td><td></td><td></td><td>2.97<sup>\*\*\*</sup></td><td>-13.13</td><td></td><td></td><td>1.87<sup>\*\*\*</sup></td><td>-14.13</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td></td><td>(0.32)</td><td>(1.11)</td><td></td><td></td><td>(0.35)</td><td>(1.15)</td><td></td><td></td><td>(0.29)</td><td>(0.87)</td><td></td><td></td><td>(0.29)</td><td>(0.86)</td><td></td><td></td><td>(0.30)</td><td>(0.79)</td><td></td><td></td><td>(0.49)</td><td>(855.46)</td><td></td><td></td><td>(0.66)</td><td>(830.95)</td><td></td><td></td><td>(0.48)</td><td>(1,458.68)</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left">Nbr\_compte\_MS\_regulierPlus de quatre</td><td></td><td></td><td>1.41<sup>\*\*\*</sup></td><td>0.57</td><td></td><td></td><td>2.52<sup>\*\*\*</sup></td><td>1.98</td><td></td><td></td><td>-0.37</td><td>1.39</td><td></td><td></td><td>-1.40<sup>\*\*\*</sup></td><td>-0.39</td><td></td><td></td><td>-0.88<sup>\*\*</sup></td><td>0.29</td><td></td><td></td><td>2.35<sup>\*\*\*</sup></td><td>-13.80</td><td></td><td></td><td>2.97<sup>\*\*\*</sup></td><td>-13.02</td><td></td><td></td><td>2.16<sup>\*\*\*</sup></td><td>-13.72</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td></td><td>(0.46)</td><td>(1.19)</td><td></td><td></td><td>(0.77)</td><td>(1.37)</td><td></td><td></td><td>(0.35)</td><td>(0.91)</td><td></td><td></td><td>(0.39)</td><td>(0.92)</td><td></td><td></td><td>(0.36)</td><td>(0.83)</td><td></td><td></td><td>(0.78)</td><td>(855.46)</td><td></td><td></td><td>(1.05)</td><td>(830.95)</td><td></td><td></td><td>(0.78)</td><td>(1,458.68)</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left">Nbr\_compte\_MS\_regulierQuatre</td><td></td><td></td><td>1.00<sup>\*\*\*</sup></td><td>-0.07</td><td></td><td></td><td>1.92<sup>\*\*\*</sup></td><td>1.13</td><td></td><td></td><td>-0.20</td><td>1.32</td><td></td><td></td><td>-1.44<sup>\*\*\*</sup></td><td>-0.63</td><td></td><td></td><td>-1.06<sup>\*\*\*</sup></td><td>0.02</td><td></td><td></td><td>2.70<sup>\*\*\*</sup></td><td>-13.30</td><td></td><td></td><td>2.19<sup>\*\*\*</sup></td><td>-13.82</td><td></td><td></td><td>1.57<sup>\*\*\*</sup></td><td>-14.39</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td></td><td>(0.38)</td><td>(1.15)</td><td></td><td></td><td>(0.54)</td><td>(1.24)</td><td></td><td></td><td>(0.32)</td><td>(0.89)</td><td></td><td></td><td>(0.36)</td><td>(0.90)</td><td></td><td></td><td>(0.34)</td><td>(0.81)</td><td></td><td></td><td>(0.77)</td><td>(855.46)</td><td></td><td></td><td>(0.66)</td><td>(830.95)</td><td></td><td></td><td>(0.55)</td><td>(1,458.68)</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left">Nbr\_compte\_MS\_regulierTrois</td><td></td><td></td><td>1.52<sup>\*\*\*</sup></td><td>0.43</td><td></td><td></td><td>1.43<sup>\*\*\*</sup></td><td>0.60</td><td></td><td></td><td>0.15</td><td>1.64<sup>\*</sup></td><td></td><td></td><td>-0.92<sup>\*\*\*</sup></td><td>-0.13</td><td></td><td></td><td>-0.58<sup>\*</sup></td><td>0.50</td><td></td><td></td><td>2.57<sup>\*\*\*</sup></td><td>-13.46</td><td></td><td></td><td>2.48<sup>\*\*\*</sup></td><td>-13.59</td><td></td><td></td><td>3.10<sup>\*\*\*</sup></td><td>-12.86</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td></td><td>(0.36)</td><td>(1.14)</td><td></td><td></td><td>(0.40)</td><td>(1.18)</td><td></td><td></td><td>(0.30)</td><td>(0.88)</td><td></td><td></td><td>(0.30)</td><td>(0.88)</td><td></td><td></td><td>(0.31)</td><td>(0.80)</td><td></td><td></td><td>(0.59)</td><td>(855.46)</td><td></td><td></td><td>(0.59)</td><td>(830.95)</td><td></td><td></td><td>(0.78)</td><td>(1,458.68)</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left">Nbr\_compte\_MS\_regulierUn</td><td></td><td></td><td>1.19<sup>\*\*\*</sup></td><td>-0.02</td><td></td><td></td><td>1.24<sup>\*\*\*</sup></td><td>0.26</td><td></td><td></td><td>-0.01</td><td>0.98</td><td></td><td></td><td>-1.06<sup>\*\*\*</sup></td><td>-0.14</td><td></td><td></td><td>-0.80<sup>\*\*</sup></td><td>0.11</td><td></td><td></td><td>2.45<sup>\*\*\*</sup></td><td>-13.52</td><td></td><td></td><td>2.36<sup>\*\*\*</sup></td><td>-13.81</td><td></td><td></td><td>1.54<sup>\*\*\*</sup></td><td>-14.48</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td></td><td>(0.38)</td><td>(1.13)</td><td></td><td></td><td>(0.43)</td><td>(1.17)</td><td></td><td></td><td>(0.32)</td><td>(0.87)</td><td></td><td></td><td>(0.33)</td><td>(0.88)</td><td></td><td></td><td>(0.32)</td><td>(0.80)</td><td></td><td></td><td>(0.66)</td><td>(855.46)</td><td></td><td></td><td>(0.66)</td><td>(830.95)</td><td></td><td></td><td>(0.52)</td><td>(1,458.68)</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left">Constant</td><td>0.51<sup>\*</sup></td><td>1.66<sup>\*\*\*</sup></td><td>0.62<sup>\*\*</sup></td><td>0.84</td><td>0.92<sup>\*\*\*</sup></td><td>2.09<sup>\*\*\*</sup></td><td>1.00<sup>\*\*\*</sup></td><td>1.96</td><td>0.36</td><td>0.45<sup>\*\*\*</sup></td><td>0.22</td><td>1.52</td><td>0.14</td><td>-1.03<sup>\*\*\*</sup></td><td>0.03</td><td>0.57</td><td>0.75<sup>\*\*\*</sup></td><td>0.04</td><td>0.62<sup>\*\*</sup></td><td>0.70</td><td>1.01<sup>\*\*\*</sup></td><td>3.57<sup>\*\*\*</sup></td><td>1.16<sup>\*\*\*</sup></td><td>3.17<sup>\*\*</sup></td><td>1.10<sup>\*\*\*</sup></td><td>4.09<sup>\*\*\*</sup></td><td>1.25<sup>\*\*\*</sup></td><td>3.90<sup>\*\*\*</sup></td><td>1.20<sup>\*\*\*</sup></td><td>3.08<sup>\*\*\*</sup></td><td>1.35<sup>\*\*\*</sup></td><td>-12.88</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td>(0.28)</td><td>(0.20)</td><td>(0.26)</td><td>(1.18)</td><td>(0.30)</td><td>(0.24)</td><td>(0.28)</td><td>(1.24)</td><td>(0.27)</td><td>(0.15)</td><td>(0.25)</td><td>(0.95)</td><td>(0.27)</td><td>(0.17)</td><td>(0.25)</td><td>(1.16)</td><td>(0.29)</td><td>(0.15)</td><td>(0.26)</td><td>(0.90)</td><td>(0.30)</td><td>(0.45)</td><td>(0.30)</td><td>(1.34)</td><td>(0.31)</td><td>(0.58)</td><td>(0.30)</td><td>(1.42)</td><td>(0.32)</td><td>(0.36)</td><td>(0.31)</td><td>(1,559.36)</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left">Observations</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td><td>723</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left">Log Likelihood</td><td>-315.41</td><td>-315.39</td><td>-313.21</td><td>-311.17</td><td>-237.53</td><td>-237.03</td><td>-232.36</td><td>-231.00</td><td>-497.08</td><td>-492.34</td><td>-495.05</td><td>-487.95</td><td>-424.60</td><td>-423.55</td><td>-422.54</td><td>-419.93</td><td>-497.10</td><td>-496.17</td><td>-494.40</td><td>-492.76</td><td>-115.32</td><td>-113.94</td><td>-116.87</td><td>-113.14</td><td>-99.44</td><td>-97.93</td><td>-100.55</td><td>-96.88</td><td>-130.39</td><td>-131.35</td><td>-129.13</td><td>-127.15</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left">Akaike Inf. Crit.</td><td>634.83</td><td>638.78</td><td>638.43</td><td>642.33</td><td>479.06</td><td>482.07</td><td>476.72</td><td>481.99</td><td>998.15</td><td>992.68</td><td>1,002.10</td><td>995.89</td><td>853.19</td><td>855.10</td><td>857.08</td><td>859.86</td><td>998.19</td><td>1,000.33</td><td>1,000.80</td><td>1,005.52</td><td>234.64</td><td>235.87</td><td>245.73</td><td>246.29</td><td>202.87</td><td>203.86</td><td>213.09</td><td>213.77</td><td>264.78</td><td>270.71</td><td>270.26</td><td>274.29</td></tr>  
## <tr><td colspan="33" style="border-bottom: 1px solid black"></td></tr><tr><td style="text-align:left"><em>Notes:</em></td><td colspan="32" style="text-align:left"><sup>\*\*\*</sup>Significant at the 1 percent level.</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td colspan="32" style="text-align:left"><sup>\*\*</sup>Significant at the 5 percent level.</td></tr>  
## <tr><td style="text-align:left"></td><td colspan="32" style="text-align:left"><sup>\*</sup>Significant at the 10 percent level.</td></tr>  
## </table>

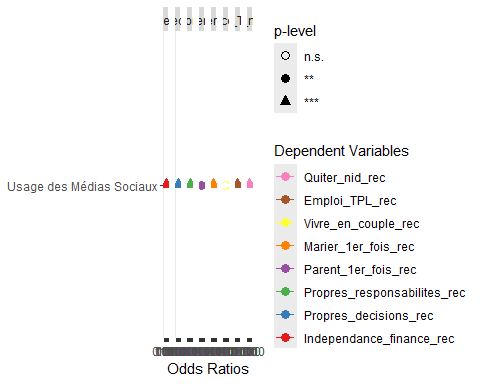
# II. Forest plot avec sjPlot

# 1. Variable Utilisation des médias

#install.packages("sjPlot")  
library(sjPlot)

## Learn more about sjPlot with 'browseVignettes("sjPlot")'.

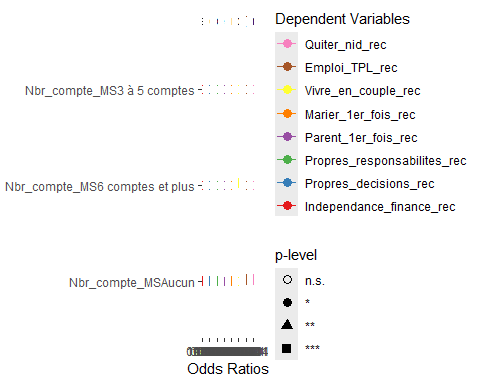
# Fonction pour générer un modèle logistique  
generate\_logistic\_model <- function(dep\_var, indep\_var, data) {  
 formula <- as.formula(paste(dep\_var, "~", indep\_var))  
 model <- glm(formula, data = data, family = binomial)  
 return(model)  
}  
  
# Liste des variables dépendantes  
dependent\_vars <- c("Quiter\_nid\_rec", "Emploi\_TPL\_rec", "Vivre\_en\_couple\_rec",   
 "Marier\_1er\_fois\_rec", "Parent\_1er\_fois\_rec",   
 "Propres\_responsabilites\_rec", "Propres\_decisions\_rec",   
 "Independance\_finance\_rec")  
  
# Variable indépendante (Usage\_MS uniquement)  
indep\_vars\_1a <- "Usage\_MS"  
  
# Créer une liste vide pour stocker les modèles  
model\_list <- list()  
m\_labels <- c() # Liste pour stocker les labels des modèles  
  
# Appliquer les régressions pour chaque variable dépendante  
for (dep\_var in dependent\_vars) {  
 model\_list[[paste0(dep\_var, "\_Usage\_MS")]] <- generate\_logistic\_model(dep\_var, indep\_vars\_1a, data\_P3\_)  
   
 # Ajouter les labels incrémentés dans m\_labels  
 m\_labels <- c(m\_labels, paste0(dep\_var, "")) # Label pour Usage\_MS uniquement  
}  
  
# Vérification des modèles et des labels  
#print(names(model\_list)) # Afficher les noms des modèles  
#print(m\_labels) # Afficher les labels  
  
# Appliquer plot\_models avec les modèles et les labels  
plot\_models(  
 model\_list,  
 axis.labels = c("Usage des Médias Sociaux"), # Seule variable indépendante  
 m.labels = m\_labels, # Utilisation des labels incrémentés  
 show.values = FALSE, # Ne pas afficher les valeurs numériques des coefficients  
 show.p = FALSE, # Ne pas afficher les p-valeurs  
 p.shape = TRUE, # Afficher les formes des points au lieu des valeurs  
 grid = TRUE # Afficher une grille  
)



# Générer le graphique et enregistrer dans le dossier 'figures/forestplot'  
ggsave(here("figures", "forestplot", "Utilisation des médias\_forestplot.png"),   
 plot = last\_plot(), width = 10, height = 6)

# 2. Variable : nombre de de compte des médias

# Fonction pour générer un modèle logistique  
generate\_logistic\_model <- function(dep\_var, indep\_var, data) {  
 formula <- as.formula(paste(dep\_var, "~", indep\_var))  
 model <- glm(formula, data = data, family = binomial)  
 return(model)  
}  
  
# Liste des variables dépendantes  
dependent\_vars <- c("Quiter\_nid\_rec", "Emploi\_TPL\_rec", "Vivre\_en\_couple\_rec",   
 "Marier\_1er\_fois\_rec", "Parent\_1er\_fois\_rec",   
 "Propres\_responsabilites\_rec", "Propres\_decisions\_rec",   
 "Independance\_finance\_rec")  
  
# Variable indépendante : Nombre de Comptes MS  
indep\_vars\_1b <- "Nbr\_compte\_MS" # Ajout de "Nbr\_compte\_MS"  
  
# Créer une liste vide pour stocker les modèles  
model\_list <- list()  
m\_labels <- c() # Liste pour stocker les labels des modèles  
  
# Appliquer les régressions pour chaque variable dépendante  
for (dep\_var in dependent\_vars) {  
 model\_list[[paste0(dep\_var, "\_Nbr\_compte\_MS")]] <- generate\_logistic\_model(dep\_var, indep\_vars\_1b, data\_P3\_)  
   
 # Ajouter les labels incrémentés dans m\_labels  
 m\_labels <- c(m\_labels,  
 paste0(dep\_var, "")) # Label pour Nbr\_compte\_MS  
}  
  
# Vérification des modèles et des labels  
#print(names(model\_list)) # Afficher les noms des modèles  
#print(m\_labels) # Afficher les labels  
  
# Appliquer plot\_models avec les modèles et les labels  
plot\_models(  
 model\_list,  
 m.labels = m\_labels, # Utilisation des labels incrémentés  
 show.values = FALSE, # Ne pas afficher les valeurs numériques des coefficients  
 show.p = FALSE, # Ne pas afficher les p-valeurs  
 p.shape = TRUE, # Afficher les formes des points au lieu des valeurs  
 grid = TRUE # Afficher une grille  
)



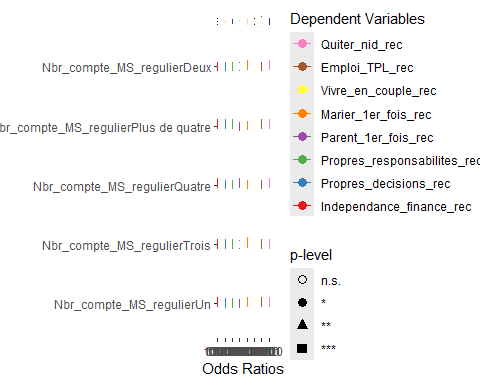
# Générer le graphique et enregistrer dans le dossier 'figures/forestplot'  
ggsave(here("figures", "forestplot", "nombre de de compte des médias\_forestplot.png"),   
 plot = last\_plot(), width = 10, height = 6)

# 3. Variable utilisation de compte regulier

# Fonction pour générer un modèle logistique  
generate\_logistic\_model <- function(dep\_var, indep\_var, data) {  
 formula <- as.formula(paste(dep\_var, "~", indep\_var))  
 model <- glm(formula, data = data, family = binomial)  
 return(model)  
}  
  
# Liste des variables dépendantes  
dependent\_vars <- c("Quiter\_nid\_rec", "Emploi\_TPL\_rec", "Vivre\_en\_couple\_rec",   
 "Marier\_1er\_fois\_rec", "Parent\_1er\_fois\_rec",   
 "Propres\_responsabilites\_rec", "Propres\_decisions\_rec",   
 "Independance\_finance\_rec")  
  
# Variable indépendante : Nombre de Comptes MS Régulier  
indep\_vars\_1c <- "Nbr\_compte\_MS\_regulier" # Remplacement par "Nbr\_compte\_MS\_regulier"  
  
# Créer une liste vide pour stocker les modèles  
model\_list <- list()  
m\_labels <- c() # Liste pour stocker les labels des modèles  
  
# Appliquer les régressions pour chaque variable dépendante  
for (dep\_var in dependent\_vars) {  
 model <- generate\_logistic\_model(dep\_var, indep\_vars\_1c, data\_P3\_)  
 model\_list[[paste0(dep\_var, "\_Nbr\_compte\_MS\_regulier")]] <- model  
   
 # Ajouter les labels incrémentés dans m\_labels  
 m\_labels <- c(m\_labels,  
 paste0(dep\_var, "")) # Label pour Nbr\_compte\_MS\_regulier  
   
 # Afficher les résultats de la régression pour chaque modèle  
 cat("\nRésultats de la régression pour", dep\_var, "avec Nbr\_compte\_MS\_regulier:\n")  
 print(summary(model)) # Afficher le résumé du modèle  
}

##   
## Résultats de la régression pour Quiter\_nid\_rec avec Nbr\_compte\_MS\_regulier:  
##   
## Call:  
## glm(formula = formula, family = binomial, data = data)  
##   
## Coefficients:  
## Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)   
## (Intercept) 0.6225 0.2643 2.356 0.01850 \*   
## Nbr\_compte\_MS\_regulierDeux 0.8438 0.3184 2.650 0.00805 \*\*   
## Nbr\_compte\_MS\_regulierPlus de quatre 1.4089 0.4596 3.065 0.00217 \*\*   
## Nbr\_compte\_MS\_regulierQuatre 0.9993 0.3804 2.627 0.00861 \*\*   
## Nbr\_compte\_MS\_regulierTrois 1.5241 0.3632 4.197 2.71e-05 \*\*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierUn 1.1898 0.3776 3.151 0.00162 \*\*   
## ---  
## Signif. codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1  
##   
## (Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)  
##   
## Null deviance: 646.66 on 722 degrees of freedom  
## Residual deviance: 626.43 on 717 degrees of freedom  
## AIC: 638.43  
##   
## Number of Fisher Scoring iterations: 4  
##   
##   
## Résultats de la régression pour Emploi\_TPL\_rec avec Nbr\_compte\_MS\_regulier:  
##   
## Call:  
## glm(formula = formula, family = binomial, data = data)  
##   
## Coefficients:  
## Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)   
## (Intercept) 0.9954 0.2838 3.507 0.000453 \*\*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierDeux 0.8653 0.3490 2.479 0.013171 \*   
## Nbr\_compte\_MS\_regulierPlus de quatre 2.5161 0.7717 3.261 0.001112 \*\*   
## Nbr\_compte\_MS\_regulierQuatre 1.9169 0.5398 3.551 0.000384 \*\*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierTrois 1.4281 0.3979 3.589 0.000332 \*\*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierUn 1.2414 0.4257 2.916 0.003540 \*\*   
## ---  
## Signif. codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1  
##   
## (Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)  
##   
## Null deviance: 490.39 on 722 degrees of freedom  
## Residual deviance: 464.72 on 717 degrees of freedom  
## AIC: 476.72  
##   
## Number of Fisher Scoring iterations: 6  
##   
##   
## Résultats de la régression pour Vivre\_en\_couple\_rec avec Nbr\_compte\_MS\_regulier:  
##   
## Call:  
## glm(formula = formula, family = binomial, data = data)  
##   
## Coefficients:  
## Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)  
## (Intercept) 0.22314 0.25355 0.880 0.379  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierDeux 0.04773 0.28961 0.165 0.869  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierPlus de quatre -0.36833 0.35009 -1.052 0.293  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierQuatre -0.20252 0.32485 -0.623 0.533  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierTrois 0.15333 0.29728 0.516 0.606  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierUn -0.01183 0.31586 -0.037 0.970  
##   
## (Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)  
##   
## Null deviance: 994.5 on 722 degrees of freedom  
## Residual deviance: 990.1 on 717 degrees of freedom  
## AIC: 1002.1  
##   
## Number of Fisher Scoring iterations: 4  
##   
##   
## Résultats de la régression pour Marier\_1er\_fois\_rec avec Nbr\_compte\_MS\_regulier:  
##   
## Call:  
## glm(formula = formula, family = binomial, data = data)  
##   
## Coefficients:  
## Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)   
## (Intercept) 0.03175 0.25201 0.126 0.899745   
## Nbr\_compte\_MS\_regulierDeux -0.88822 0.29409 -3.020 0.002525 \*\*   
## Nbr\_compte\_MS\_regulierPlus de quatre -1.40002 0.39130 -3.578 0.000346 \*\*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierQuatre -1.44402 0.35911 -4.021 5.79e-05 \*\*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierTrois -0.92375 0.30283 -3.050 0.002285 \*\*   
## Nbr\_compte\_MS\_regulierUn -1.06137 0.32977 -3.219 0.001288 \*\*   
## ---  
## Signif. codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1  
##   
## (Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)  
##   
## Null deviance: 865.88 on 722 degrees of freedom  
## Residual deviance: 845.08 on 717 degrees of freedom  
## AIC: 857.08  
##   
## Number of Fisher Scoring iterations: 4  
##   
##   
## Résultats de la régression pour Parent\_1er\_fois\_rec avec Nbr\_compte\_MS\_regulier:  
##   
## Call:  
## glm(formula = formula, family = binomial, data = data)  
##   
## Coefficients:  
## Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)   
## (Intercept) 0.6225 0.2643 2.356 0.01850 \*   
## Nbr\_compte\_MS\_regulierDeux -0.4877 0.2986 -1.633 0.10240   
## Nbr\_compte\_MS\_regulierPlus de quatre -0.8849 0.3589 -2.465 0.01368 \*   
## Nbr\_compte\_MS\_regulierQuatre -1.0625 0.3363 -3.159 0.00158 \*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierTrois -0.5760 0.3051 -1.888 0.05907 .   
## Nbr\_compte\_MS\_regulierUn -0.7984 0.3244 -2.462 0.01383 \*   
## ---  
## Signif. codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1  
##   
## (Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)  
##   
## Null deviance: 1002.3 on 722 degrees of freedom  
## Residual deviance: 988.8 on 717 degrees of freedom  
## AIC: 1000.8  
##   
## Number of Fisher Scoring iterations: 4  
##   
##   
## Résultats de la régression pour Propres\_responsabilites\_rec avec Nbr\_compte\_MS\_regulier:  
##   
## Call:  
## glm(formula = formula, family = binomial, data = data)  
##   
## Coefficients:  
## Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)   
## (Intercept) 1.1632 0.2958 3.932 8.42e-05 \*\*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierDeux 2.1942 0.4851 4.523 6.09e-06 \*\*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierPlus de quatre 2.3484 0.7762 3.026 0.002481 \*\*   
## Nbr\_compte\_MS\_regulierQuatre 2.6976 0.7733 3.488 0.000486 \*\*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierTrois 2.5745 0.5860 4.393 1.12e-05 \*\*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierUn 2.4478 0.6556 3.734 0.000189 \*\*\*  
## ---  
## Signif. codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1  
##   
## (Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)  
##   
## Null deviance: 268.21 on 722 degrees of freedom  
## Residual deviance: 233.73 on 717 degrees of freedom  
## AIC: 245.73  
##   
## Number of Fisher Scoring iterations: 6  
##   
##   
## Résultats de la régression pour Propres\_decisions\_rec avec Nbr\_compte\_MS\_regulier:  
##   
## Call:  
## glm(formula = formula, family = binomial, data = data)  
##   
## Coefficients:  
## Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)   
## (Intercept) 1.2528 0.3030 4.134 3.57e-05 \*\*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierDeux 2.9716 0.6558 4.531 5.86e-06 \*\*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierPlus de quatre 2.9667 1.0519 2.820 0.004798 \*\*   
## Nbr\_compte\_MS\_regulierQuatre 2.1919 0.6602 3.320 0.000899 \*\*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierTrois 2.4849 0.5897 4.214 2.51e-05 \*\*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierUn 2.3582 0.6589 3.579 0.000345 \*\*\*  
## ---  
## Signif. codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1  
##   
## (Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)  
##   
## Null deviance: 236.97 on 722 degrees of freedom  
## Residual deviance: 201.09 on 717 degrees of freedom  
## AIC: 213.09  
##   
## Number of Fisher Scoring iterations: 7  
##   
##   
## Résultats de la régression pour Independance\_finance\_rec avec Nbr\_compte\_MS\_regulier:  
##   
## Call:  
## glm(formula = formula, family = binomial, data = data)  
##   
## Coefficients:  
## Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)   
## (Intercept) 1.3471 0.3113 4.327 1.51e-05 \*\*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierDeux 1.8718 0.4764 3.929 8.52e-05 \*\*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierPlus de quatre 2.1645 0.7822 2.767 0.00566 \*\*   
## Nbr\_compte\_MS\_regulierQuatre 1.5653 0.5548 2.821 0.00478 \*\*   
## Nbr\_compte\_MS\_regulierTrois 3.0956 0.7764 3.987 6.69e-05 \*\*\*  
## Nbr\_compte\_MS\_regulierUn 1.5433 0.5223 2.955 0.00313 \*\*   
## ---  
## Signif. codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1  
##   
## (Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)  
##   
## Null deviance: 286.17 on 722 degrees of freedom  
## Residual deviance: 258.26 on 717 degrees of freedom  
## AIC: 270.26  
##   
## Number of Fisher Scoring iterations: 7

# Vérification des modèles et des labels  
#print(names(model\_list)) # Afficher les noms des modèles  
#print(m\_labels) # Afficher les labels  
  
# Appliquer plot\_models avec les modèles et les labels  
plot\_models(  
 model\_list,  
 # Ajout de Nbr\_compte\_MS\_regulier  
 m.labels = m\_labels, # Utilisation des labels incrémentés  
 show.values = FALSE, # Ne pas afficher les valeurs numériques des coefficients  
 show.p = FALSE, # Ne pas afficher les p-valeurs  
 p.shape = TRUE, # Afficher les formes des points au lieu des valeurs  
 grid = TRUE # Afficher une grille  
)



# Générer le graphique et enregistrer dans le dossier 'figures/forestplot'  
ggsave(here("figures", "forestplot", "nombre de de compte regulier\_forestplot.png"),   
 plot = last\_plot(), width = 10, height = 6)

# 05. variables concernant les médias

# Fonction pour générer un modèle logistique  
generate\_logistic\_model <- function(dep\_var, indep\_var, data) {  
 formula <- as.formula(paste(dep\_var, "~", indep\_var))  
 model <- glm(formula, data = data, family = binomial)  
 return(model)  
}  
  
# Liste des variables dépendantes  
dependent\_vars <- c("Quiter\_nid\_rec", "Emploi\_TPL\_rec", "Vivre\_en\_couple\_rec",   
 "Marier\_1er\_fois\_rec", "Parent\_1er\_fois\_rec",   
 "Propres\_responsabilites\_rec", "Propres\_decisions\_rec",   
 "Independance\_finance\_rec")  
  
# Variables indépendantes  
indep\_vars\_1a <- "Usage\_MS"  
indep\_vars\_1b <- "Nbr\_compte\_MS"  
indep\_vars\_1c <- "Nbr\_compte\_MS\_regulier"  
  
# Créer une liste vide pour stocker les modèles  
model\_list <- list()  
m\_labels <- c() # Liste pour stocker les labels des modèles  
  
# Appliquer les régressions pour chaque variable dépendante  
for (dep\_var in dependent\_vars) {  
 model\_list[[paste0(dep\_var, "\_Usage\_MS")]] <- generate\_logistic\_model(dep\_var, indep\_vars\_1a, data\_P3\_)  
 model\_list[[paste0(dep\_var, "\_Nbr\_compte\_MS")]] <- generate\_logistic\_model(dep\_var, indep\_vars\_1b, data\_P3\_)  
 model\_list[[paste0(dep\_var, "\_Nbr\_compte\_MS\_regulier")]] <- generate\_logistic\_model(dep\_var, indep\_vars\_1c, data\_P3\_)  
   
 # Ajouter les labels incrémentés dans m\_labels  
 m\_labels <- c(m\_labels,  
 paste0(dep\_var, "\_1"), # Label pour Usage\_MS  
 paste0(dep\_var, "\_2"), # Label pour Nbr\_compte\_MS  
 paste0(dep\_var, "\_3")) # Label pour Nbr\_compte\_MS\_regulier  
}  
  
# Vérification des modèles et des labels  
print(names(model\_list)) # Afficher les noms des modèles

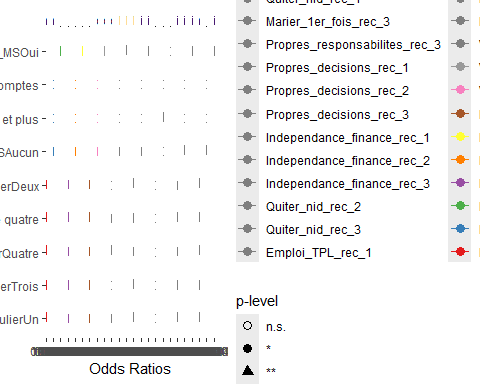
## [1] "Quiter\_nid\_rec\_Usage\_MS"   
## [2] "Quiter\_nid\_rec\_Nbr\_compte\_MS"   
## [3] "Quiter\_nid\_rec\_Nbr\_compte\_MS\_regulier"   
## [4] "Emploi\_TPL\_rec\_Usage\_MS"   
## [5] "Emploi\_TPL\_rec\_Nbr\_compte\_MS"   
## [6] "Emploi\_TPL\_rec\_Nbr\_compte\_MS\_regulier"   
## [7] "Vivre\_en\_couple\_rec\_Usage\_MS"   
## [8] "Vivre\_en\_couple\_rec\_Nbr\_compte\_MS"   
## [9] "Vivre\_en\_couple\_rec\_Nbr\_compte\_MS\_regulier"   
## [10] "Marier\_1er\_fois\_rec\_Usage\_MS"   
## [11] "Marier\_1er\_fois\_rec\_Nbr\_compte\_MS"   
## [12] "Marier\_1er\_fois\_rec\_Nbr\_compte\_MS\_regulier"   
## [13] "Parent\_1er\_fois\_rec\_Usage\_MS"   
## [14] "Parent\_1er\_fois\_rec\_Nbr\_compte\_MS"   
## [15] "Parent\_1er\_fois\_rec\_Nbr\_compte\_MS\_regulier"   
## [16] "Propres\_responsabilites\_rec\_Usage\_MS"   
## [17] "Propres\_responsabilites\_rec\_Nbr\_compte\_MS"   
## [18] "Propres\_responsabilites\_rec\_Nbr\_compte\_MS\_regulier"  
## [19] "Propres\_decisions\_rec\_Usage\_MS"   
## [20] "Propres\_decisions\_rec\_Nbr\_compte\_MS"   
## [21] "Propres\_decisions\_rec\_Nbr\_compte\_MS\_regulier"   
## [22] "Independance\_finance\_rec\_Usage\_MS"   
## [23] "Independance\_finance\_rec\_Nbr\_compte\_MS"   
## [24] "Independance\_finance\_rec\_Nbr\_compte\_MS\_regulier"

print(m\_labels) # Afficher les labels

## [1] "Quiter\_nid\_rec\_1" "Quiter\_nid\_rec\_2"   
## [3] "Quiter\_nid\_rec\_3" "Emploi\_TPL\_rec\_1"   
## [5] "Emploi\_TPL\_rec\_2" "Emploi\_TPL\_rec\_3"   
## [7] "Vivre\_en\_couple\_rec\_1" "Vivre\_en\_couple\_rec\_2"   
## [9] "Vivre\_en\_couple\_rec\_3" "Marier\_1er\_fois\_rec\_1"   
## [11] "Marier\_1er\_fois\_rec\_2" "Marier\_1er\_fois\_rec\_3"   
## [13] "Parent\_1er\_fois\_rec\_1" "Parent\_1er\_fois\_rec\_2"   
## [15] "Parent\_1er\_fois\_rec\_3" "Propres\_responsabilites\_rec\_1"  
## [17] "Propres\_responsabilites\_rec\_2" "Propres\_responsabilites\_rec\_3"  
## [19] "Propres\_decisions\_rec\_1" "Propres\_decisions\_rec\_2"   
## [21] "Propres\_decisions\_rec\_3" "Independance\_finance\_rec\_1"   
## [23] "Independance\_finance\_rec\_2" "Independance\_finance\_rec\_3"

# Appliquer plot\_models avec les modèles et les labels  
plot\_models(  
 model\_list,  
 # Sans la combinaison  
 m.labels = m\_labels, # Utilisation des labels incrémentés  
 show.values = FALSE, # Ne pas afficher les valeurs numériques des coefficients  
 show.p = FALSE, # Ne pas afficher les p-valeurs  
 p.shape = TRUE, # Afficher les formes des points au lieu des valeurs  
 grid = TRUE # Afficher une grille  
)

## Warning in RColorBrewer::brewer.pal(n, pal): n too large, allowed maximum for palette Set1 is 9  
## Returning the palette you asked for with that many colors



# Générer le graphique et enregistrer dans le dossier 'figures/forestplot'  
ggsave(here("figures", "forestplot", "Toute \_les variables\_utilisation des médias\_forestplot.png"),   
 plot = last\_plot(), width = 10, height = 6)