On réalise une analyse de variance (ANOVA) sur la base de données mtcars disponible dans R.

```
# Chargement des données
data(mtcars)
# affichage des premières lignes
head(mtcars)
                        mpg cyl disp hp drat
                                                      wt qsec vs am gear carb
Mazda RX4
                       21.0 6 160 110 3.90 2.620 16.46 0 1 4
                                                                                      4
Mazda RX4 wag 21.0 6 160 110 3.90 2.875 17.02 0 1 4 Datsun 710 22.8 4 108 93 3.85 2.320 18.61 1 1 4 Hornet 4 Drive 21.4 6 258 110 3.08 3.215 19.44 1 0 3
                                                                                      4
                                                                                     1
Hornet Sportabout 18.7 8 360 175 3.15 3.440 17.02 0 0 3 Valiant 18.1 6 225 105 2.76 3.460 20.22 1 0 3
                                                                                     2
# Transformation des facteurs
mtcars$am <- factor(mtcars$am, labels = c("Automatique", "Manuelle"))</pre>
mtcars$cyl <- factor(mtcars$cyl)</pre>
# Vérification
table(mtcars$am, mtcars$cyl)
  4 6 8
Automatique 3 4 12
Manuelle 8 3 2
```

Interprétation de la vérification des conditions de l'ANOVA :

Avant d'interpréter les résultats de l'ANOVA, il faut vérifier les conditions nécessaires à sa validité :

```
# Test de normalité des résidus
shapiro.test(residuals(anova_model))
       Shapiro-Wilk normality test
data: residuals(anova_model)
W = 0.96277, p-value = 0.3263
# test d'independance
durbinWatsonTest(anova_model)
 lag Autocorrelation D-W Statistic p-value
          0.07110978 1.670616
   1
                                     0.188
Alternative hypothesis: rho != 0
# test d'Homogenité
bartlett.test(mpg ~ interaction(am, cyl), data = mtcars)
       Bartlett test of homogeneity of variances
data: mpg by interaction(am, cyl)
Bartlett's K-squared = 10.341, df = 5, p-value = 0.06614
```

Normalité des résidus :

Le test de Shapiro-Wilk appliqué aux résidus donne une p-value de 0.3263 (> 0.05). L'hypothèse de normalité est donc acceptée.

Indépendance des résidus :

Le test de Durbin-Watson donne une p-value de 0.188 (> 0.05). Cela indique que les résidus suivent une loi normale.

Homogénéité des variances :

Le test de Bartlett donne une p-value de 0.06614 (> 0.05). L'hypothèse d' homogénéité est donc acceptée.

Conclusion:

Les conditions principales de validité de l'ANOVA sont globalement respectées. Nous pouvons donc interpréter les résultats de l'ANOVA de manière fiable.

```
summary(anova_model)
          Df Sum Sq Mean Sq F value
                                    Pr(>F)
am
           1 405.2
                    405.2 44.064 4.85e-07 ***
                      228.2 24.819 9.35e-07 ***
           2 456.4
cyl
am:cyl
           2
              25.4
                      12.7
                            1.383
                                     0.269
Residuals 26 239.1
                       9.2
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

L'ANOVA à deux facteurs (avec interaction) a été réalisée pour étudier l'effet du type de boîte de vitesses (am) et du nombre de cylindres (cyl) sur la consommation (mpg).

Effet principal de am (boîte de vitesses) :

Le type de boîte a un effet significatif sur la consommation (p-value = 4.85e-07). Cela signifie que la consommation moyenne diffère significativement entre les véhicules automatiques et manuels.

Effet principal de cyl (nombre de cylindres) :

Le nombre de cylindres influence également significativement la consommation (p-value = 9.35e-07). Les véhicules ayant un nombre différent de cylindres ont des consommations moyennes différentes.

Interaction am:cyl:

L'interaction entre le type de boîte et le nombre de cylindres n'est pas significative (p-value = 0.269). Cela signifie que l'effet de la boîte sur la consommation ne dépend pas significativement du nombre de cylindres.

Classer les traitements par groupes qui sont siginficativement different (le test Tukey)

```
tukey <- TukeyHSD(anova_model)</pre>
print(tukey)
 Tukey multiple comparisons of means
    95% family-wise confidence level
Fit: aov(formula = mpg ~ am * cyl, data = mtcars)
$am
                        diff
                                 lwr
                                           upr p adj
Manuelle-Automatique 7.244939 5.00149 9.488388 5e-07
$cy1
         diff
                     lwr
                                upr
                                        p adj
6-4 -4.756706 -8.399753 -1.1136596 0.0087506
8-4 -7.329581 -10.365453 -4.2937086 0.0000072
8-6 -2.572874 -6.060826 0.9150773 0.1788313
$ am:cyl
                                  diff
                                              lwr
                                                                 p adj
                                                         upr
                             5.175000 -1.132282 11.4822821 0.1546661
Manuelle:4-Automatique:4
Automatique:6-Automatique:4
                            -3.775000 -10.890574 3.3405739 0.5871784
Manuelle:6-Automatique:4
                             -2.333333 -9.940202 5.2735351 0.9315095
Automatique:8-Automatique:4
                            -7.850000 -13.863758 -1.8362425 0.0054390
Manuelle:8-Automatique:4
                            -7.500000 -16.004737 1.0047375 0.1072775
Automatique:6-Manuelle:4
                            -8.950000 -14.655151 -3.2448487 0.0006955
Manuelle:6-Manuelle:4
                            -7.508333 -13.815615 -1.2010512 0.0129262
Automatique:8-Manuelle:4
                            -13.025000 -17.277369 -8.7726313 0.0000000
Manuelle:8-Manuelle:4
                            -12.675000 -20.040319 -5.3096813 0.0002083
Manuelle:6-Automatique:6
                             1.441667 -5.673907 8.5572406 0.9883098
Automatique:8-Automatique:6
                            -4.075000 -9.453868
                                                  1.3038683 0.2192160
Manuelle:8-Automatique:6
                            -3.725000 -11.793302 4.3433024 0.7158963
Automatique:8-Manuelle:6
                             -5.516667 -11.530424 0.4970909 0.0859484
Manuelle:8-Manuelle:6
                             -5.166667 -13.671404
                                                  3.3380708 0.4436999
Manuelle:8-Automatique:8
                             0.350000 -6.765574
                                                  7.4655739 0.9999875
```

Le type de transmission a un effet significatif : les voitures manuelles consomment moins (plus de mpg) que les automatiques.

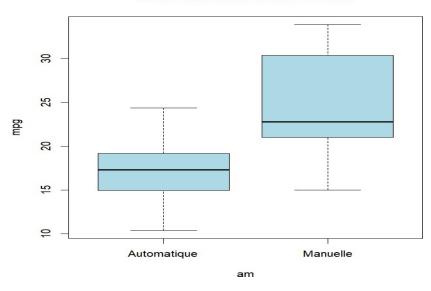
Le nombre de cylindres a aussi un effet significatif : plus de cylindres = plus de consommation.

L'interaction entre transmission et cylindres n'est pas significative globalement, mais quelques comparaisons montrent que les voitures automatiques 8 cylindres sont particulièrement inefficaces en consommation.

Représentation Graphique

Visualisation 1 : Boxplot de mpg selon le type de boîte
boxplot(mpg ~ am, data = mtcars, main = "Consommation selon la boîte", col
="lightblue")

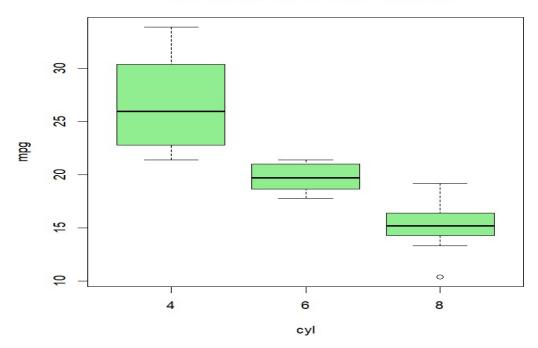
Consommation selon la boîte



Le boxplot montre que les voitures manuelles ont en moyenne une meilleure consommation (plus haut mpg) que les voitures automatiques.

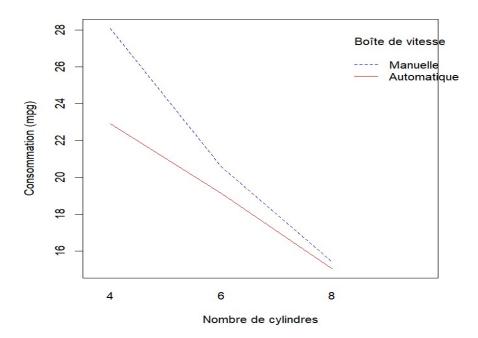
Visualisation 2 : Boxplot de mpg selon le nombre de cylindres
boxplot(mpg ~ cyl, data = mtcars, main = "Consommation selon les cylindres
", col="lightgreen")

Consommation selon les cylindres



Le nombre de cylindres est inversement lié à la consommation d'essence : plus il y a de cylindres, plus le véhicule consomme.

```
# Visualisation 3 : Interaction Plot
interaction.plot(mtcars$cyl, mtcars$am, mtcars$mpg, col=c("red", "blue"),
lty=1:2,xlab="Nombre de cylindres", ylab="Consommation (mpg)", trace.label
="Boîte de vitesse")
```



La consommation augmente avec le nombre de cylindres, indépendamment du type de transmission. La boîte manuelle reste plus économe que l'automatique pour chaque nombre de cylindres.