Úkol 5 Marek Földi

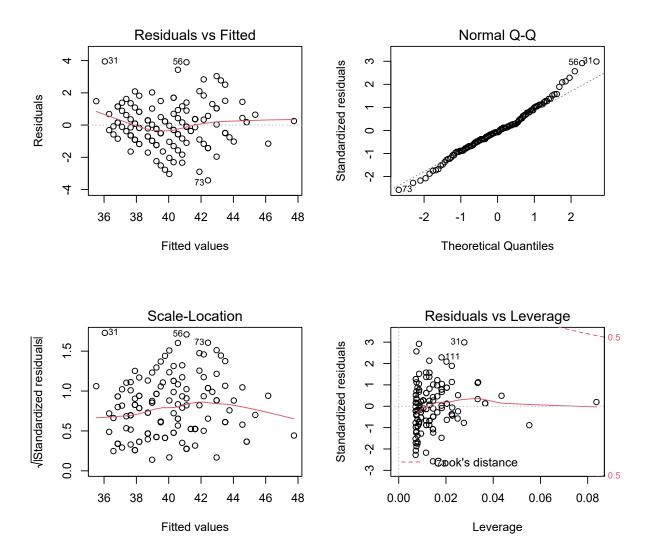
Příklad 1:

```
mod1 <- lm(bota~vyska)</pre>
summary(mod1)
##
## Call:
## lm(formula = bota ~ vyska)
##
## Residuals:
              1Q Median
     Min
                             3Q
## -3.4310 -0.8385 -0.1015 0.7280 3.9506
##
## Coefficients:
## Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) -5.69690 2.20595 -2.583 0.0108 *
## vyska 0.26590 0.01281 20.764 <2e-16 ***
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 1.341 on 138 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.7575, Adjusted R-squared: 0.7558
## F-statistic: 431.1 on 1 and 138 DF, p-value: < 2.2e-16
```

Závislost velikosti boty na výšce je značná. R-squared je skoro 0,76, takže až 76% velikostí bot lze vysvětlit výškou. Také koeficient pravděpodobnosti je menší než 0,05 a tudíž velikost boty an výšce závisí.

Marek Földi Úkol 5

Im(bota ~ vyska)



Obrázek 1: Předpoklady modelu

Z grafů modelu můžeme pozorovat, že model předpoklady splňuje a nevyskytují se v něm vzdálená nebo nestandartní pozorovaní, která by model významně ovlivňovala.

Příklad 2:

```
mod2 <- lm(bota~vyska + pohlavi)</pre>
summary(mod2)
##
## Call:
   lm(formula = bota ~ vyska + pohlavi)
##
##
   Residuals:
##
       Min
                  1Q
                     Median
                                   3Q
                                           Max
                                       3.3740
##
   -2.4650 -0.8343
                     0.0011
                              0.7779
##
## Coefficients:
```

Úkol 5 Marek Földi

```
Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) 6.91117
                         2.62980 2.628 0.00957 **
                          0.01561 12.123 < 2e-16 ***
## vyska
               0.18927
               2.17700
                          0.31327
                                  6.949 1.36e-10 ***
## pohlaviM
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 1.157 on 137 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.8207, Adjusted R-squared: 0.8181
## F-statistic: 313.6 on 2 and 137 DF, p-value: < 2.2e-16
mod3 <- lm(bota~vyska * pohlavi)
summary(mod3)
##
## Call:
## lm(formula = bota ~ vyska * pohlavi)
## Residuals:
                              3Q
              1Q Median
     Min
                                     Max
## -2.4526 -0.8308 0.0122 0.7849 3.3365
## Coefficients:
                 Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
##
## (Intercept)
                  7.47061
                            3.11537
                                     2.398
                                             0.0178 *
## vyska
                  0.18594
                            0.01850 10.051
                                              <2e-16 ***
                                              0.9895
## pohlaviM
                  0.08212
                            6.21161 0.013
## vyska:pohlaviM 0.01174
                            0.03476 0.338
                                             0.7361
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 1.161 on 136 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.8209, Adjusted R-squared: 0.8169
## F-statistic: 207.7 on 3 and 136 DF, p-value: < 2.2e-16
```

Z těchto dvou modelů můžeme usoudit, že pohlaví má na velikost boty vliv. Z modelu 3 si můžeme všimnout, že pohlaví s výškou neinteraguje. Tímto modelem můžeme vysvětlit 82 % velikostí bot. Muž s výškou 185 cm bude nejspíš mít velikost boty 44,1, vypočteno pomocí: $6,91117+0,18927\cdot185+2,177=44,10312$

Příklad 3:

```
mod4 <- lm(bota~vyska + pohlavi + vaha + zapesti.prave + biceps.pravy + malicek.pravy)
summary(mod4)
##
## Call:
## lm(formula = bota ~ vyska + pohlavi + vaha + zapesti.prave +
      biceps.pravy + malicek.pravy)
##
## Residuals:
       Min
                 1Q
                     Median
                                  3Q
## -2.09003 -0.78707 0.01282 0.72249 3.13834
##
## Coefficients:
                 Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) 11.011420 2.940623 3.745 0.00027 ***
                            0.018383 8.128 2.86e-13 ***
## vyska
                0.149424
## pohlaviM
            2.049791
                          0.324922 6.309 4.00e-09 ***
```

Marek Földi Úkol 5

```
## vaha
         ## zapesti.prave 0.016343 0.012090 1.352 0.17875
## biceps.pravy -0.009336  0.003707 -2.518  0.01300 *
## malicek.pravy -0.012109 0.014108 -0.858 0.39228
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 1.095 on 131 degrees of freedom
## (2 observations deleted due to missingness)
## Multiple R-squared: 0.845, Adjusted R-squared: 0.8379
## F-statistic: 119.1 on 6 and 131 DF, p-value: < 2.2e-16
mod5 <- lm(bota~vyska + pohlavi + vaha + biceps.pravy)</pre>
summary(mod5)
##
## Call:
## lm(formula = bota ~ vyska + pohlavi + vaha + biceps.pravy)
## Residuals:
## Min
             1Q Median
                           3Q
                                   Max
## -2.1764 -0.7901 -0.0070 0.7504 3.2272
##
## Coefficients:
##
               Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) 11.753284 2.770387 4.242 4.08e-05 ***
## vyska 0.151738 0.017350 8.745 7.81e-15 ***
              2.106231 0.306766 6.866 2.19e-10 ***
## pohlaviM
## vaha 0.056957 0.013632 4.178 5.25e-05 ***
## biceps.pravy -0.007227 0.003479 -2.077
                                          0.0397 *
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 1.096 on 135 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.8416, Adjusted R-squared: 0.8369
## F-statistic: 179.3 on 4 and 135 DF, p-value: < 2.2e-16
```

V čtvrtém modelu máme všechny navrhované regresory, ale také můžeme pozorovat, že velikost pravého zápěstí a velikost pravého malíčku jsou nesignifikantní. V pátém modelu jsou zahrnuty pouze signifikantnější regresory, avšak velikost pravého bicepsu je měně signifikantní a záporná, to nám může značit, že tento regresor upravuje jiný. Pátý model vysvětluje 83 % velikostí bot.