Dzień 1 - Model liniowy - prognozowanie

Spis treści

```
Model liniowy - prognozowanie
                                                                        1
                                                                        2
  2
  Model liniowy - prognozowanie
Wersja pdf
Załadujmy ten sam model co poprzednio:
library(tidyverse)
devtools::install github("kassambara/datarium")
data("marketing", package = "datarium")
model <- lm(sales ~ youtube + facebook + newspaper, data = marketing)
Stwórzmy nowe dane testowe:
new<-data.frame( youtube = c(12, 19, 24), facebook=c(40,50,60), newspaper=c(25,55,85) )
new
    youtube facebook newspaper
## 1
               40
        12
## 2
        19
               50
                       55
               60
                       85
## 3
        24
Wykonajmy prognozowanie:
pred<-predict(model, newdata = new)</pre>
pred
## 11.59111 13.76563 15.84863
lub ręcznie:
x.new<-cbind(rep(1,3),as.matrix(new))</pre>
pred2<-x.new %*% model$coefficients
pred2
##
         [,1]
## [1,] 11.59111
## [2,] 13.76563
## [3,] 15.84863
Wersja pełna:
predf<-predict(model, new, se.fit = TRUE)</pre>
predf
## $fit
## 11.59111 13.76563 15.84863
```

```
##
## $se.fit
## 1 2 3
## 0.3068124 0.3271400 0.4201326
##
## $df
## [1] 196
##
## $residual.scale
## [1] 2.022612
se.fit to odchylenie standardowe względem średniejfit.
```

Przedziały ufności

Przedziały ufności możemy otrzymać następująco:

```
predict(model, new, se.fit = TRUE, interval = "confidence")
## $fit
##
          fit
                    lwr
## 1 11.59111 10.98603 12.19618
## 2 13.76563 13.12047 14.41080
## 3 15.84863 15.02007 16.67719
##
## $se.fit
##
                      2
                                 3
           1
## 0.3068124 0.3271400 0.4201326
##
## $df
## [1] 196
## $residual.scale
## [1] 2.022612
lub ręcznie za pomocą odpowiednich kwantyli rozkładu t:
kt <- c(-1, 1) * qt(0.05 / 2, predf$df, lower.tail = FALSE)
## [1] -1.972141 1.972141
pu <- predf$fit + outer(predf$se.fit, kt)</pre>
pu
##
         [,1]
                   [,2]
## 1 10.98603 12.19618
## 2 13.12047 14.41080
## 3 15.02007 16.67719
outer - tutaj mnożenie wyraz za wyrazem.
```

Innymi słowymi, z prawodpodobieństwem 95% średnie wyniki sprzedaży są zwarte w odpowiednim przedziale.

Wiarygodność przewidywań

Przedziały ufności możemy otrzymać następująco:

```
predict(model, new, se.fit = TRUE, interval = "prediction")
## $fit
##
          fit
## 1 11.59111 7.556598 15.62562
## 2 13.76563 9.724919 17.80635
## 3 15.84863 11.774611 19.92265
##
## $se.fit
##
           1
## 0.3068124 0.3271400 0.4201326
##
## $df
## [1] 196
##
## $residual.scale
## [1] 2.022612
lub ręcznie:
se.PI <- sqrt(predf$se.fit ^ 2 + predf$residual.scale ^ 2)</pre>
wp <- predf$fit + outer(se.PI, kt)</pre>
wp
##
           [,1]
                    [,2]
## 1 7.556598 15.62562
## 2 9.724919 17.80635
## 3 11.774611 19.92265
Interpretacja graficzna
Wygenerujmy więcej nowych danych:
n <- 20
yt <-\text{runif}(n, \min = 15, \max = 150) + \text{rnorm}(4, 2, 0.5)
fb \leftarrow runif(n, min = 30, max = 70)
np <- runif(n, min=50, max=144)</pre>
new2<-data.frame( youtube = yt, facebook=fb, newspaper=np )</pre>
pred2p<-predict(model, new2, interval = "prediction")</pre>
head(pred2p)
##
          fit
                     lwr
## 1 10.53254 6.492606 14.57248
## 2 18.47581 14.414554 22.53707
## 3 16.30117 12.200524 20.40181
## 4 20.41022 16.341969 24.47847
## 5 21.82345 17.751453 25.89544
## 6 14.57427 10.457194 18.69134
pred2c<-predict(model, new2, interval = "confidence")</pre>
head(pred2c)
          fit
                     lwr
                               upr
## 1 10.53254 9.892276 11.17281
## 2 18.47581 17.712490 19.23913
## 3 16.30117 15.350309 17.25203
## 4 20.41022 19.610526 21.20991
```

```
## 5 21.82345 21.004913 22.64198
## 6 14.57427 13.554885 15.59365

plot(pred2c[,1], ylab="", ylim=c(min(pred2p[,2]), max(pred2p[,3])), pch=20)
lines(pred2c[,2], col="blue", lty=2)
lines(pred2p[,2], col="red", lty=3)
lines(pred2c[,3], col="blue", lty=2)
lines(pred2p[,3], col="red", lty=3)
```

