Asumsi Regresi

Ashari

12/8/2020

Data

Data yang digunakan adalah data marketing dari packages datarium. Install terlebih dahulu jila belum tersedia

```
install.packages('datarium')
```

Load data

```
data("marketing", package = "datarium")
head(marketing)
```

```
##
     youtube facebook newspaper sales
## 1 276.12
                45.36
                          83.04 26.52
       53.40
                47.16
                          54.12 12.48
                55.08
## 3
       20.64
                          83.16 11.16
     181.80
                49.56
                          70.20 22.20
## 5 216.96
                          70.08 15.48
                12.96
       10.44
                58.68
                          90.00 8.64
## 6
```

Data diatas merupakan hasil penjualan suatu produk dan biaya yang dikeluarkan untuk promosi pada media youtube, facebook dan newspaper.

Membuat model

Coefficients:
(Intercept)

##

3.526667

```
model_reg <- lm(sales ~ youtube + facebook + newspaper, data = marketing)
model_reg
##
##
## Call:</pre>
```

lm(formula = sales ~ youtube + facebook + newspaper, data = marketing)

facebook

0.188530

youtube

0.045765

newspaper

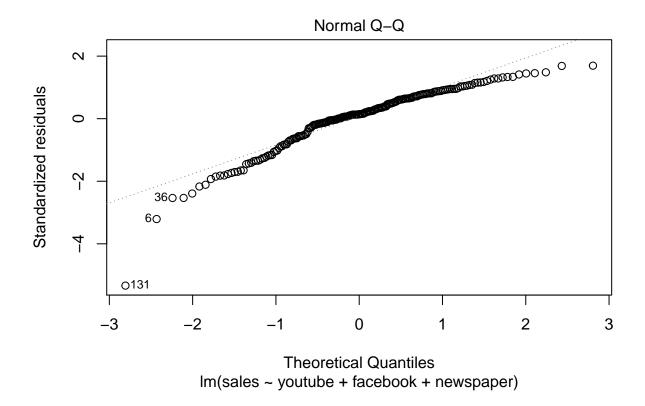
-0.001037

```
print('######")
## [1] "######"
summary(model_reg)
##
## Call:
## lm(formula = sales ~ youtube + facebook + newspaper, data = marketing)
## Residuals:
      {\tt Min}
                 1Q Median
## -10.5932 -1.0690 0.2902 1.4272
                                     3.3951
##
## Coefficients:
               Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
                                           <2e-16 ***
## (Intercept) 3.526667
                         0.374290
                                   9.422
              0.045765
## youtube
                        0.001395 32.809
                                           <2e-16 ***
## facebook
              0.188530
                         0.008611 21.893
                                           <2e-16 ***
## newspaper -0.001037
                         0.005871 -0.177
                                            0.86
## ---
## Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 0.05 '.' 0.1 ' 1
## Residual standard error: 2.023 on 196 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.8972, Adjusted R-squared: 0.8956
## F-statistic: 570.3 on 3 and 196 DF, p-value: < 2.2e-16
```

Uji kenormalan

QQPLOT

```
plot(model_reg, 2)
```



Shapiro Wilk

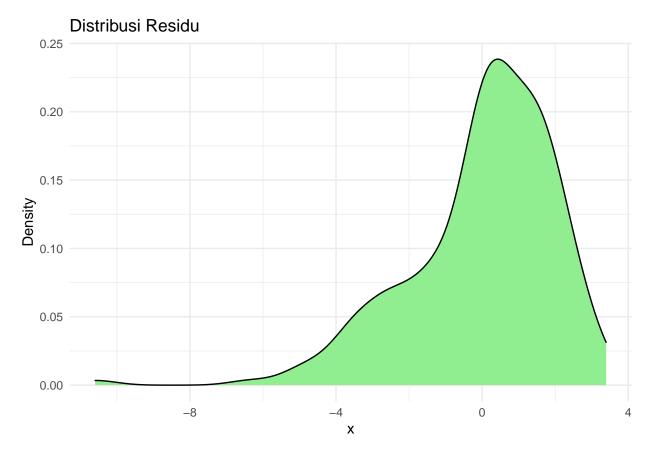
Mengambil nilai residual pada model

```
residual_model <- resid(model_reg)
head(residual_model) # 6 residual pertama

## 1 2 3 4 5 6
## 1.8912307 -2.3254258 -3.6092049 1.0826046 -0.3464062 -6.3340172

Plot Residu

library(ggplot2)
ggplot(as.data.frame(residual_model), aes(residual_model))+
    geom_density(color="black", fill="lightgreen") +
    labs(title="Distribusi Residu",x="x", y = "Density") +
    theme_minimal()</pre>
```



Uji Shapiro Wilk

Hipotesis

- H0 = Data tidak berdistribusi normal
- H1 = Data berdistribusi normal

Tolak H0 jika p-value <= 0.05

shapiro.test(residual_model)

```
##
## Shapiro-Wilk normality test
##
## data: residual_model
## W = 0.91767, p-value = 3.939e-09
```

Dari hasil di atas di peroleh p-value 3.939e-09 lebih kecil dari 0.05, gagal menolak H0, sehingga data tidak berdistribusi normal.

Multikolinieritas

Cara ini sangat mudah, hanya melihat apakah nilai VIF untuk masing-masing variabel lebih besar dari 10 atau tidak. Bila nilai VIF lebih besar dari 10 maka diindikasikan model tersebut memiliki gejala Multikolinieritas.

```
library(car)

## Loading required package: carData

vif(model_reg)

## youtube facebook newspaper
## 1.004611 1.144952 1.145187
```

VIF semua variabel independen dibawah 10 berarti tidak terjadi multikolinieritas

Autokorelasi

```
## Loading required package: zoo
##
## Attaching package: 'zoo'
## The following objects are masked from 'package:base':
##
## as.Date, as.Date.numeric

dwtest(model_reg)
##
## Durbin-Watson test
##
## data: model_reg
## DW = 2.0836, p-value = 0.7236
```

Deteksi Autokorelasi Positif:

- Jika dw < dL maka terdapat autokorelasi positif,
- Jika dw > dU maka tidak terdapat autokorelasi positif,

alternative hypothesis: true autocorrelation is greater than 0

• Jika dL < dw < dU maka pengujian tidak meyakinkan atau tidak dapat disimpulkan.

Deteksi Autokorelasi Negatif:

- Jika (4 dw) < dL maka terdapat autokorelasi negatif,
- Jika (4 dw) > dU maka tidak terdapat autokorelasi negatif,
- Jika dL < (4 dw) < dU maka pengujian tidak meyakinkan atau tidak dapat disimpulkan.

Lihat tabel disini http://lkeb.umm.ac.id/files/file/tabel-dw.pdf

- dw = 2.0836
- dl = 1.7279
- du= 1.8094

Dapat dilihat bahwa + dw > dU maka tidak terdapat autokorelasi positif +(4 - dw) > dU maka tidak terdapat autokorelasi negatif

Sehingga dapat disimpulkan tidak terjadi autokorelasi

durbinWatsonTest(model_reg)

```
## lag Autocorrelation D-W Statistic p-value ## 1 -0.04687792 2.083648 0.508 ## Alternative hypothesis: rho != 0
```

Hipotesis

- H0 = Tidak terjadi autokorelasi
- H1 = Terjadi autokerelasi

Tolak H0 jika p-value <=0.05 p-value 0.0582 dan >0.05 maka gagal menolak H0. Sehingga tidak terjadi autokorelasi.

Heterokedastisitas

Menggunakan Breusch-Pagan Test

```
library(lmtest)
bptest(model_reg)
```

```
##
## studentized Breusch-Pagan test
##
## data: model_reg
## BP = 5.1329, df = 3, p-value = 0.1623
```

- H0 = Tidak terjadi heterokedastisitas
- H1 = Terjadi heterokedastisitas

Tolak H0 jika p-value <= 0.05

p-value $0.1623~{\rm dan}>0.05~{\rm maka}$ gagal menolak H0. Sehingga tidak terjadi heterokedastisitas

Referensi

https://rpubs.com/aryn999/LinearRegressionAssumptionsAndDiagnosticsInRegressionAssumptionsAndDiagnosticsInRegressionAssumptionsAndDiagnosticsInRegressionAssumptionsAndDiagnosticsInRegressionAssumptionsAndDiagnosticsInRegressionAssumptionsAndDiagnosticsInRegressionAssumptionsAndDiagnosticsInRegressionAssumptionsAndDiagnosticsInRegressionAssumptionsAndDiagnosticsInRegressionAssumptionsAndDiagnosticsInRegressionAssumptionsAndDiagnosticsInRegressionAssumptionsAndDiagnosticsInRegressionAssumptionSandDiagnosticsInRegressionAssumptionSandDiagnosticsInRegressionAssumptionSandDiagnosticsInRegressionAssumptionSandDiagnosticsInRegressionAssumptionSandDiagnosticsInRegressionAssumptionSandDiagnosticsInRegressionAssumptionSandDiagnosticsInRegressionAssumptionSandDiagnosticsInRegressionAssumptionSandDiagnosticsInRegressionAssumptionSandDiagnosticsInRegressionAssumptionSandDiagnosticsInRegressionAssumptionSandDiagnosticsInRegressionAssumptionSandDiagnosticsInRegressionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumptionAssumpt