Tugas Kuliah Anreg Pertemuan 6

Deden Ahmad Rabani

2024-03-06

Baca Data

```
data.anreg <- read.csv("C:/Users/acer/OneDrive - apps.ipb.ac.id/Semester</pre>
4/Anreg/Kuliah 6.csv", sep = ";")
data.anreg
##
       X Y
       2 54
## 1
## 2
     5 50
## 3 7 45
## 4 10 37
## 5 14 35
## 6 19 25
## 7 26 20
## 8 31 16
## 9 34 18
## 10 38 13
## 11 45 8
## 12 52 11
## 13 53 8
## 14 60 4
## 15 65 6
Y<-data.anreg$Y
X<-data.anreg$X
n <- nrow(data.anreg)</pre>
## [1] 15
```

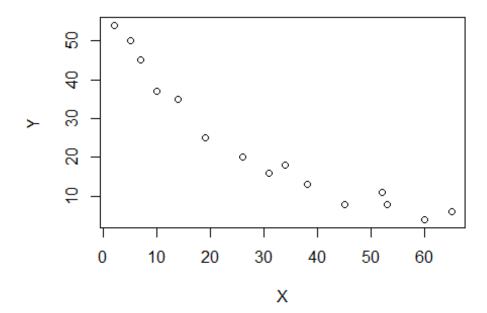
Summary Model Regresi

```
model <- lm(Y~X, data.anreg)
summary(model)

##
## Call:
## lm(formula = Y ~ X, data = data.anreg)
##
## Residuals:
## Min    1Q Median    3Q Max
## -7.1628 -4.7313 -0.9253    3.7386    9.0446
##
## Coefficients:</pre>
```

Scatter Plot

```
y.bar <- mean(Y)
plot(X,Y)</pre>
```



Terlihat dari Scatter plot diatas, hubungan antara X dan Y tidak linear, melainkan membentuk pola ekponensial

Uji Formal Normalitas: Kolmogorov-Smirnov

Hipotesis:

H0: sisaan menyebar Normal

H1: sisaan tidak menyebar Normal

```
library(nortest)
sisaan_model <- resid(model)
(norm_model <- lillie.test(sisaan_model))

##
## Lilliefors (Kolmogorov-Smirnov) normality test
##
## data: sisaan_model
## D = 0.12432, p-value = 0.7701</pre>
```

Karena p-value > 0,05 maka Tak Tolak H0. Artinya dalam taraf nyata 5%, tidak cukup bukti untuk menyatakan bahwa sisaan tidak menyebar Normal.

Uji Homogenitas: Breusch-Pagan

Hipotesis:

H0: Ragam Homogen

H1: Ragam tidak Homogen

```
library(lmtest)
## Warning: package 'lmtest' was built under R version 4.3.2
## Loading required package: zoo
## Warning: package 'zoo' was built under R version 4.3.2
##
## Attaching package: 'zoo'
## The following objects are masked from 'package:base':
##
##
       as.Date, as.Date.numeric
(homogen_model <- bptest(model))</pre>
##
##
   studentized Breusch-Pagan test
## data: model
## BP = 0.52819, df = 1, p-value = 0.4674
```

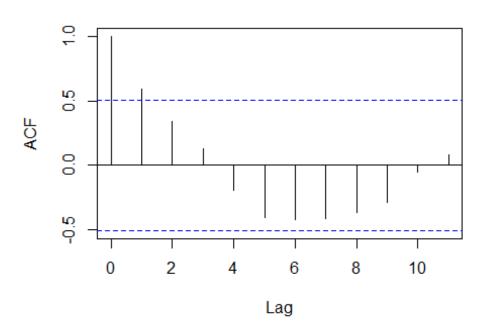
Karena p-value > 0,05 bermakna tak tolak H0. Artinya pada taraf nyata 5%, tidak cukup bukti untuk menyatakan bahwa ragam sisaan tidak homogen.

Autokorelasi

```
dwtest(model)
##
## Durbin-Watson test
##
```

```
## data: model
## DW = 0.48462, p-value = 1.333e-05
## alternative hypothesis: true autocorrelation is greater than 0
acf(model$residuals)
```

Series model\$residuals



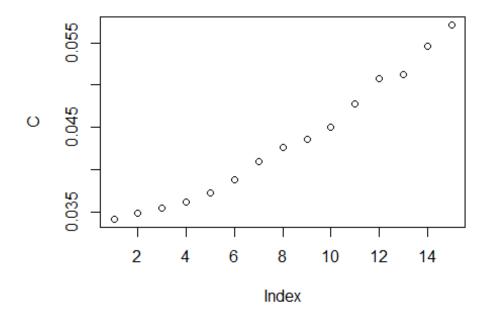
Grafik tersebut menunjukkan bahwa autokorelasi pada lag 1 mencapai 0.5, sedangkan pada lag 2 mencapai 0.4. Kedua nilai tersebut melampaui batas kepercayaan 95%, menunjukkan signifikansi autokorelasi pada lag 1 dan 2. Hal ini berarti bahwa asumsi Gauss-Markov tidak terpenuhi, terutama dalam hal non-autokorelasi.

Percobaan 1: Transformasi Weighted Least Square

```
A <- abs(model$residuals)
B <- model$fitted.values</pre>
fit <- lm(A ~ B, data.anreg)</pre>
C <- 1 / fit$fitted.values^2</pre>
C
##
             1
                         2
                                     3
7
## 0.03414849 0.03489798 0.03541143 0.03620311 0.03730067 0.03874425
0.04091034
##
            8
                         9
                                    10
                                                11
                                                            12
                                                                        13
14
## 0.04257072 0.04361593 0.04507050 0.04779711 0.05077885 0.05122749
0.05454132
```

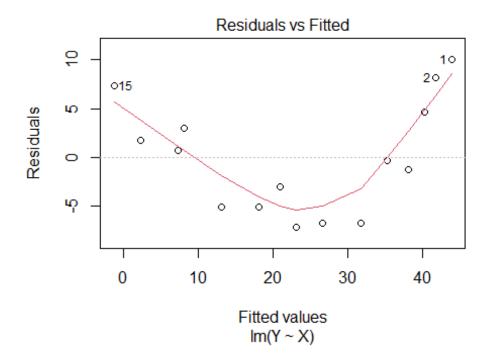
```
## 15
## 0.05710924
```

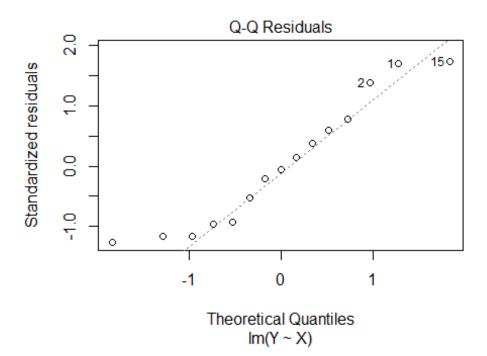
Scatter Plot plot(C)

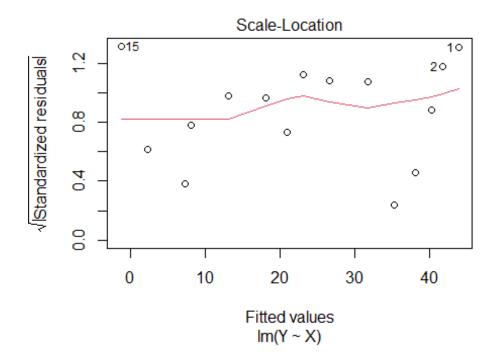


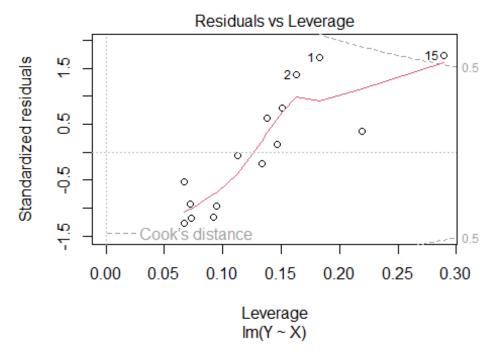
Model

```
model2<- lm(Y~X, data=data.anreg, weights = C)
plot(model2)</pre>
```









Summary summary(model2)

```
##
## Call:
## lm(formula = Y ~ X, data = data.anreg, weights = C)
## Weighted Residuals:
##
       Min
                 1Q
                      Median
                                    3Q
                                            Max
## -1.46776 -1.09054 -0.06587 0.77203 1.85309
## Coefficients:
               Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
##
                          2.90674 15.623 8.35e-10 ***
## (Intercept) 45.41058
## X
              -0.71925
                          0.07313 -9.835 2.18e-07 ***
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 1.204 on 13 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.8815, Adjusted R-squared: 0.8724
## F-statistic: 96.73 on 1 and 13 DF, p-value: 2.182e-07
```

WLS belum efektif karena belum memenuhi asumsi Gauss-Markov

Percobaan 2:Transformasi Akar pada X, Y, atau X dan Y

```
library(tidyverse)
## Warning: package 'tidyverse' was built under R version 4.3.2
## Warning: package 'ggplot2' was built under R version 4.3.2
## Warning: package 'tidyr' was built under R version 4.3.2
## Warning: package 'readr' was built under R version 4.3.2
## Warning: package 'dplyr' was built under R version 4.3.2
## Warning: package 'stringr' was built under R version 4.3.2
## Warning: package 'forcats' was built under R version 4.3.2
## Warning: package 'lubridate' was built under R version 4.3.2
## — Attaching core tidyverse packages —
                                                              — tidyverse
2.0.0 -
## √ dplyr
             1.1.4
                         ✓ readr
                                     2.1.4
## √ forcats 1.0.0

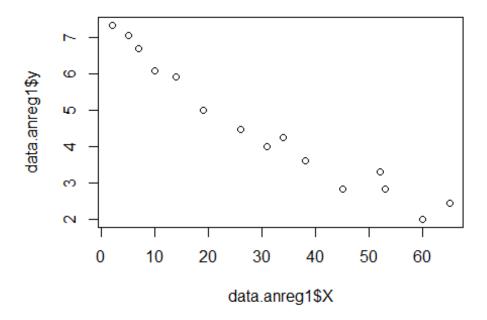
√ stringr

                                     1.5.1

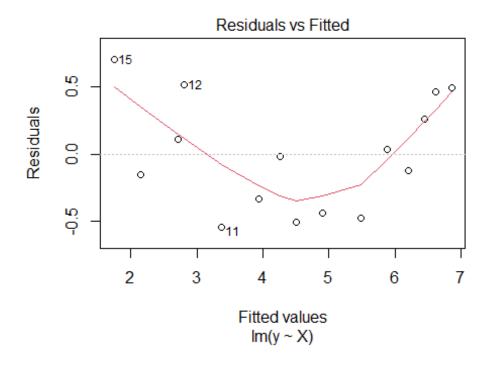
√ tibble

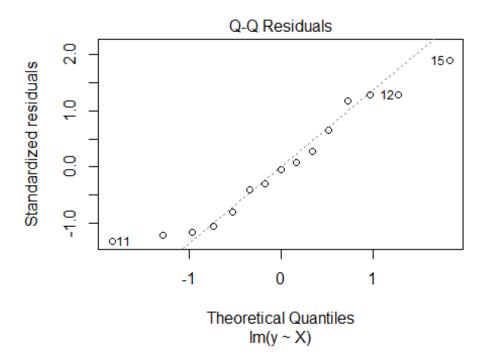
## √ ggplot2 3.4.4
                                     3.2.1
## ✓ lubridate 1.9.3
                                     1.3.0
                         √ tidyr
## √ purrr
               1.0.2
## — Conflicts -
tidyverse_conflicts() —
## X dplyr::filter() masks stats::filter()
## X dplyr::lag() masks stats::lag()
```

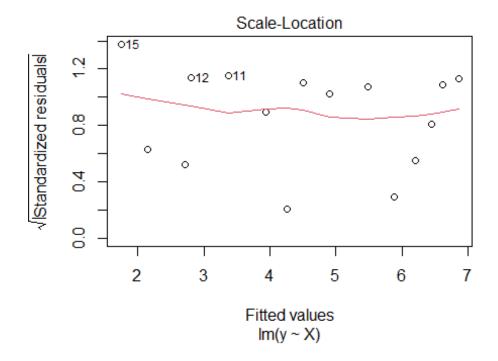
```
## i Use the conflicted package (<a href="http://conflicted.r-lib.org/">http://conflicted.r-lib.org/</a>) to force all
conflicts to become errors
library(ggridges)
library(GGally)
## Warning: package 'GGally' was built under R version 4.3.2
## Registered S3 method overwritten by 'GGally':
##
     method from
##
             ggplot2
     +.gg
library(plotly)
## Warning: package 'plotly' was built under R version 4.3.2
##
## Attaching package: 'plotly'
## The following object is masked from 'package:ggplot2':
##
##
       last_plot
##
## The following object is masked from 'package:stats':
##
##
       filter
##
## The following object is masked from 'package:graphics':
##
##
       layout
library(dplyr)
library(lmtest)
library(stats)
data.anreg1 <- data.anreg %>%
  mutate(y = sqrt(Y)) %>%
  mutate(x = sqrt(X))
model3 \leftarrow lm(y \sim X, data = data.anreg1)
plot(x = data.anreg1$X, y = data.anreg1$y)
```

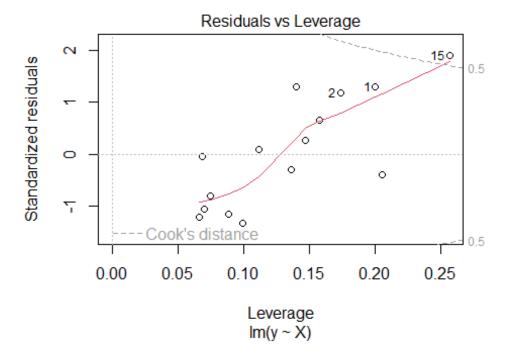


Plot plot(model3)









Summary summary(model3)

```
##
## Call:
## lm(formula = y ~ X, data = data.anreg1)
## Residuals:
##
       Min
                 1Q
                      Median
                                   3Q
                                           Max
## -0.53998 -0.38316 -0.01727 0.36045
                                      0.70199
## Coefficients:
##
               Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) 7.015455 0.201677 34.79 3.24e-14 ***
                          0.005477 -14.80 1.63e-09 ***
## X
             -0.081045
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 0.4301 on 13 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.9439, Adjusted R-squared:
## F-statistic: 218.9 on 1 and 13 DF, p-value: 1.634e-09
```

Uji Autokorelasi

```
dwtest(model3)
##
## Durbin-Watson test
##
## data: model3
## DW = 1.2206, p-value = 0.02493
## alternative hypothesis: true autocorrelation is greater than 0
```

Kesimpulan: Karena p-Value lebih besar dari 0.05, tidak ada cukup bukti untuk menolak hipotesis nol, artinya tidak adanya autokorelasi. Dari transformasi yang dilakukan, terlihat bahwa menggunakan akar Y sebagai transformasi membuat model regresi lebih efisien.

Model regresi setelah transformasi tersebut dinyatakan sebagai:

$$Y^* = 8.71245 - 0.81339X_1 + \epsilon$$

$$Y^* = \sqrt{Y}$$

$$X^* = \sqrt{X}$$

Dengan melakukan transformasi balik, kita mendapatkan:

$$Y = \left(8.7124535 - 0.8133888X^{\frac{1}{2}}\right)^2$$

Interpretasi dari model menunjukkan bahwa Y berkorelasi negatif dengan akar kuadrat dari X, menunjukkan hubungan yang bersifat kuadratik. Semakin besar nilai akar kuadrat dari X, semakin kecil nilai rata-rata Y, dengan tingkat penurunan yang semakin besar. Puncak kurva menunjukkan nilai rata-rata maksimum Y untuk nilai tertentu dari X. Nilai konstanta 8.71245 mewakili Y ketika X sama dengan 0, sementara koefisien regresi -

0.81339 menunjukkan hubungan negatif antara Y dan akar kuadrat dari X. Koefisien yang dikuadratkan menunjukkan hubungan kuadratik antara Y dan X, menandakan bahwa perubahan Y tidak proporsional dengan perubahan X, melainkan berubah dengan tingkat peningkatan yang semakin tinggi.