# **Analisis Regresi**

### FAIZ AJI MUZAKKI

2024-03-06

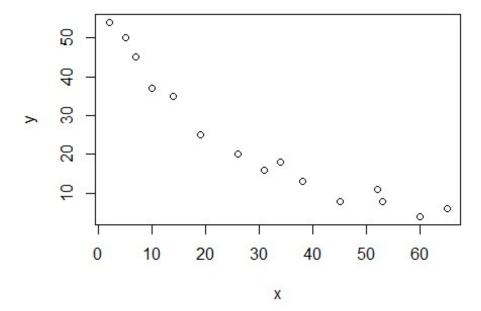
#### Baca Data

```
anreg <- read.csv("C:/Users/faiza/Downloads/Tugas Individu.csv", sep = ";")</pre>
##
       X Y
## 1
       2 54
## 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 <- anreg$Y
x <- anreg$X
n <- nrow(data)</pre>
model <- lm(y~x, anreg)</pre>
summary(model)
##
## Call:
## lm(formula = y \sim x, data = anreg)
##
## Residuals:
                1Q Median
##
       Min
                                 3Q
                                        Max
## -7.1628 -4.7313 -0.9253 3.7386 9.0446
##
## Coefficients:
##
               Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
                                      16.82 3.33e-10 ***
## (Intercept) 46.46041 2.76218
                           0.07502 -10.03 1.74e-07 ***
## X
               -0.75251
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

```
##
## Residual standard error: 5.891 on 13 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.8856, Adjusted R-squared: 0.8768
## F-statistic: 100.6 on 1 and 13 DF, p-value: 1.736e-07

Eksplorasi Data
```

```
ybar <- mean(y)
plot(x,y)</pre>
```



Berdasarkan grafik

titik yang diberikan, dapat disimpulkan bahwa korelasi antara variabel X dan Y tidak bersifat linear. Sebaliknya, pola hubungan antara X dan Y terlihat mengikuti bentuk eksponensial.

Uji Formal Normalitas:Kolmogorov-Smirnov Uji Ini memiliki hipotesis sebagai berikut, H0:N (sisaan menyebar Normal) H1:N (SIsaan tidak menyebar Normal)

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

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

```
ifelse(norm_model$p.value < 0.05, "Sisaan tidak menyebar normal", "Sisaan
menyebar normal")
## [1] "Sisaan menyebar normal"</pre>
```

P-value yang lebih besar dari 0,05 menunjukkan bahwa kita tidak dapat menolak hipotesis nol (H0). Artinya, tidak terdapat cukup bukti dalam taraf signifikansi 5% untuk menyimpulkan bahwa sebaran sisaan tidak normal.

Homogenitas : Breusch-Pagan Uji ini memiliki hipotesis sebagai berikut,  $H0:var[\epsilon]=\sigma 2I$  (Ragam Homogen)  $H1:var[\epsilon]\neq \sigma 2I$  (Ragam tidak Homogen)

```
library(lmtest)
## Warning: package 'lmtest' was built under R version 4.3.3
## Loading required package: zoo
## Warning: package 'zoo' was built under R version 4.3.3
##
## Attaching package: 'zoo'
## The following objects are masked from 'package:base':
##
##
       as.Date, as.Date.numeric
(model_homogen <- bptest(model))</pre>
##
##
   studentized Breusch-Pagan test
##
## data: model
## BP = 0.52819, df = 1, p-value = 0.4674
ifelse(model_homogen$p.value < 0.05, "Ragam tidak homogen", "Ragam homogen")</pre>
##
## "Ragam homogen"
```

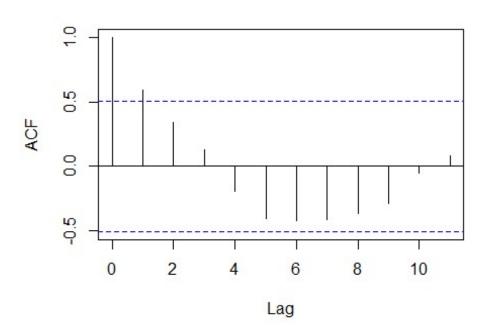
P-value yang lebih besar dari 0,05 menandakan bahwa kita tidak dapat menolak hipotesis nol (H0). Oleh karena itu, dalam taraf signifikansi 5%, tidak terdapat bukti yang cukup untuk menyimpulkan bahwa variasi sisaan tidak homogen.

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



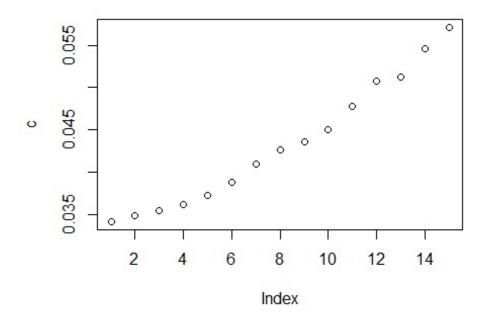
Berdasarkan grafik

yang disajikan, terlihat bahwa autokorelasi pada lag 1 mencapai 0,5, sedangkan pada lag 2 mencapai 0,4. Kedua nilai tersebut melewati batas kepercayaan 95%, menunjukkan bahwa autokorelasi pada lag 1 dan 2 memiliki signifikansi statistik. Hal ini menyarankan adanya ketidaksesuaian dengan asumsi Gauss-Markov, terutama dalam konteks asumsi non-autokorelasi. Temuan ini diperkuat oleh hasil p-test dari Uji Durbin-Watson, yang menunjukkan nilai kurang dari 0,05.

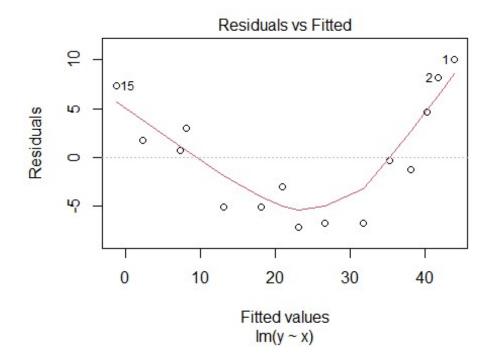
Penanganan Kondisi Tak Standar Transformasi Weighted Least Square

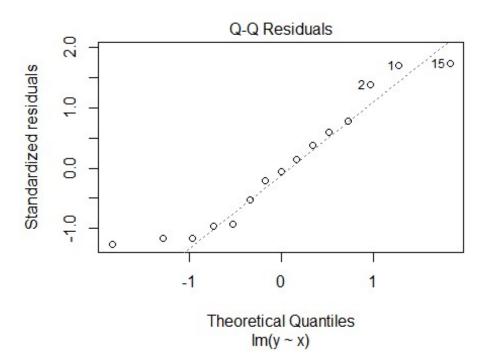
```
a <- abs(model$residuals)</pre>
b <- model$fitted.values</pre>
fit <- lm(a~b, anreg)</pre>
c <- 1 / fit$fitted.values^2</pre>
С
##
             1
                         2
                                      3
                                                               5
                                                                           6
7
## 0.03414849 0.03489798 0.03541143 0.03620311 0.03730067 0.03874425
0.04091034
                         9
##
                                     10
                                                 11
                                                              12
                                                                          13
14
## 0.04257072 0.04361593 0.04507050 0.04779711 0.05077885 0.05122749
0.05454132
```

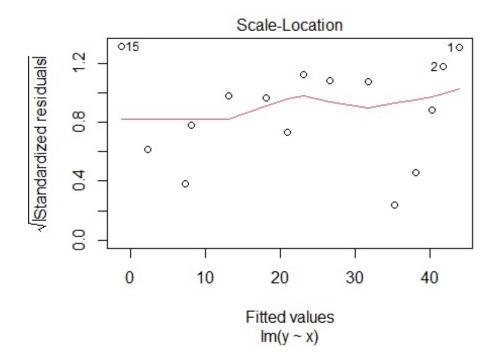
```
## 15
## 0.05710924
plot(c)
```

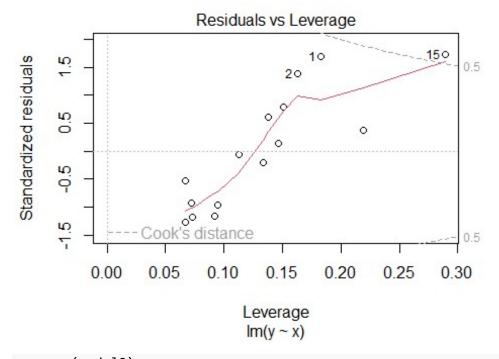


```
model2 <- lm(y~x, data=anreg, weights = c)
plot(model2)</pre>
```









```
summary(model2)
##
## Call:
```

```
## lm(formula = y \sim x, data = anreg, weights = c)
##
## Weighted Residuals:
                                    30
       Min
                 10
                      Median
                                            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
                           0.07313 -9.835 2.18e-07 ***
## x
               -0.71925
## ---
## 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
```

Penggunaan Weighted Least Squares (WLS) belum dianggap efektif karena masih terdapat ketidakpenuhan terhadap asumsi Gauss-Markov.

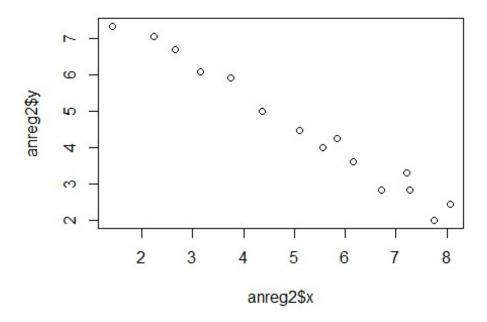
### TRANSFORMASI AKAR PADA x, y, ATAU X DAN Y

```
library(tidyverse)
## Warning: package 'tidyverse' was built under R version 4.3.3
## Warning: package 'ggplot2' was built under R version 4.3.2
## Warning: package 'readr' was built under R version 4.3.3
## 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 4.3.3
## Warning: package 'lubridate' was built under R version 4.3.3
## — Attaching core tidyverse packages —
                                                               - tidyverse
2.0.0 -
## √ dplyr
               1.1.4
                         ✓ readr
                                     2.1.5
## √ forcats

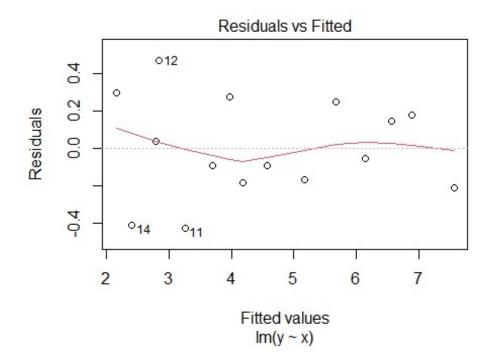
√ stringr

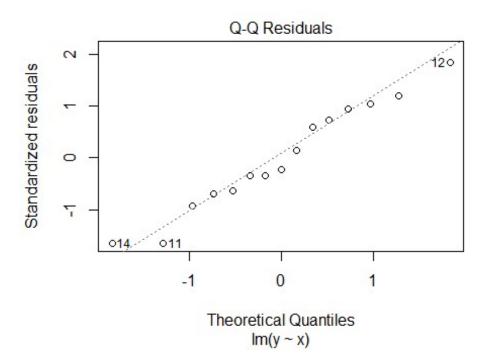
                                     1.5.1
               1.0.0
## √ ggplot2
               3.4.4
                         √ tibble
                                     3.2.1
## ✓ lubridate 1.9.3
                         √ tidyr
                                     1.3.0
## √ purrr
               1.0.2
## — Conflicts —
tidyverse_conflicts() —
## X dplyr::filter() masks stats::filter()
## X dplyr::lag()
                    masks stats::lag()
## i Use the conflicted package (<http://conflicted.r-lib.org/>) to force all
conflicts to become errors
```

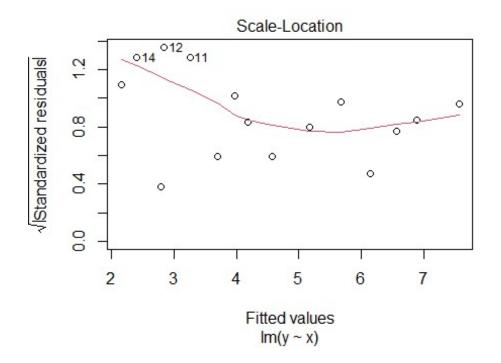
```
library(ggridges)
## Warning: package 'ggridges' was built under R version 4.3.3
library(GGally)
## Warning: package 'GGally' was built under R version 4.3.3
## Registered S3 method overwritten by 'GGally':
     method from
##
##
     +.gg
            ggplot2
library(plotly)
## Warning: package 'plotly' was built under R version 4.3.3
##
## 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)
anreg2 <- anreg %>%
  mutate(y = sqrt(y)) %>%
  mutate(x = sqrt(x))
model3 \leftarrow lm(y\sim x, data = anreg2)
plot(x=anreg2$x, y=anreg2$y)
```

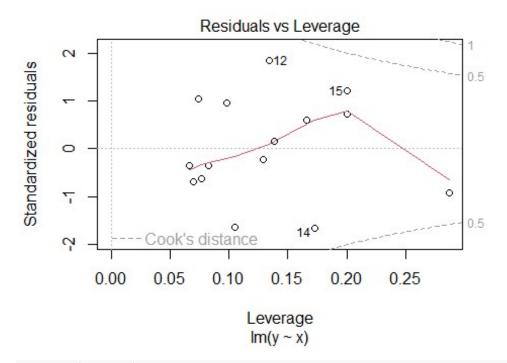


plot(model3)







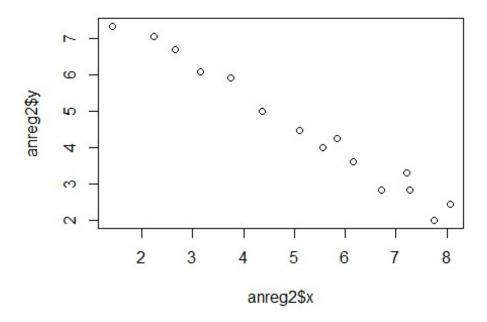


```
summary(model3)
##
## Call:
```

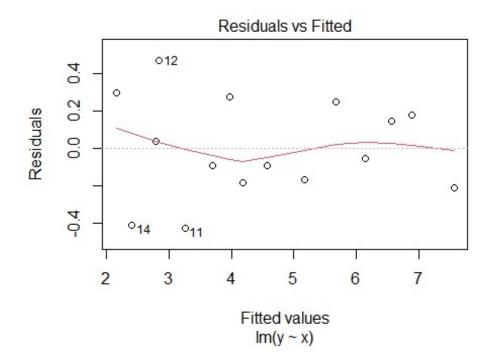
```
## lm(formula = y \sim x, data = anreg2)
##
## Residuals:
               1Q Median
                                  3Q
                                          Max
       Min
## -0.42765 -0.17534 -0.05753 0.21223 0.46960
##
## Coefficients:
              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) 8.71245 0.19101 45.61 9.83e-16 ***
## x
                         0.03445 -23.61 4.64e-12 ***
              -0.81339
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 0.2743 on 13 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.9772, Adjusted R-squared: 0.9755
## F-statistic: 557.3 on 1 and 13 DF, p-value: 4.643e-12
```

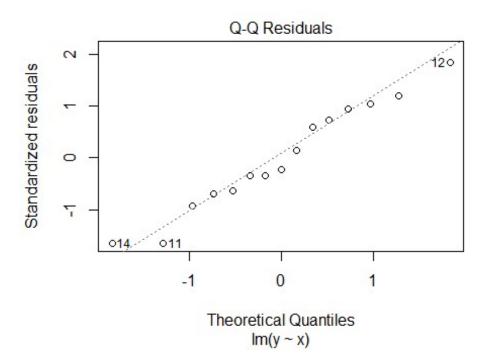
### UII AUTOKORELASI MODEL REGRESI TRANSFORMASI

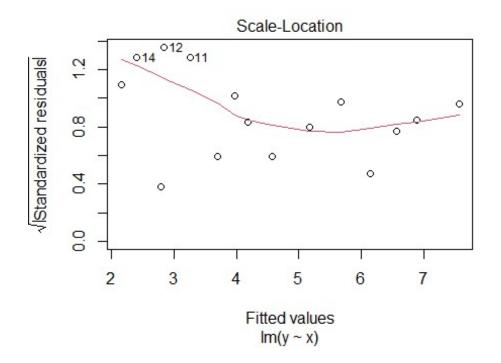
```
dwtest(model3)
##
## Durbin-Watson test
##
## data: model3
## DW = 2.6803, p-value = 0.8629
## alternative hypothesis: true autocorrelation is greater than 0
model <- lm(y~x, data = anreg2)
plot (x = anreg2$x, y = anreg2$y)</pre>
```

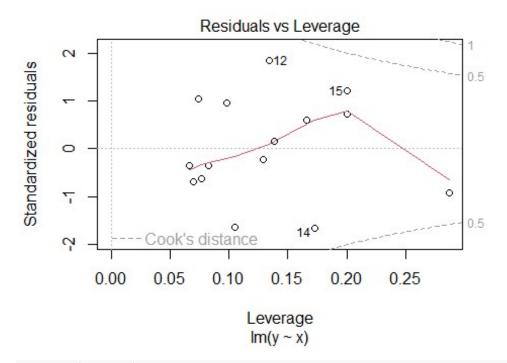


plot(model3)









```
summary(model3)
##
## Call:
```

```
## lm(formula = y \sim x, data = anreg2)
##
## Residuals:
                 1Q
                      Median
                                   30
                                           Max
##
       Min
## -0.42765 -0.17534 -0.05753 0.21223 0.46960
##
## Coefficients:
              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
##
                          0.19101 45.61 9.83e-16 ***
## (Intercept) 8.71245
## x
              -0.81339
                          0.03445 -23.61 4.64e-12 ***
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 0.2743 on 13 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.9772, Adjusted R-squared:
## F-statistic: 557.3 on 1 and 13 DF, p-value: 4.643e-12
dwtest(model3)
##
##
   Durbin-Watson test
##
## data: model3
## DW = 2.6803, p-value = 0.8629
## alternative hypothesis: true autocorrelation is greater than 0
```

### Kesimpulan

Nilai p yang lebih besar dari 0.05 menunjukkan bahwa tidak ada cukup bukti untuk menolak hipotesis nol, yang menyatakan bahwa tidak ada autokorelasi. Dari hasil transformasi tersebut, dapat disimpulkan bahwa transformasi akar Y berhasil meningkatkan efektivitas persamaan regresi. Model regresi setelah transformasi dapat dirumuskan sebagai berikut:

```
Y*=8.71245−0.81339X1+\epsilon
Y*=\sqrt{y}
X*=\sqrt{x}
```

Dengan melakukan transformasi balik, kita mendapatkan:

$$Y=(8.71245-0.81339X^{1}/2)2+\epsilon$$

Interpretasi model menunjukkan bahwa terdapat korelasi terbalik antara Y dan akar kuadrat dari X, dengan hubungan bersifat kuadratik. Semakin besar nilai akar kuadrat dari X, semakin kecil rata-rata nilai Y, dan tingkat penurunan ini semakin meningkat. Puncak kurva menunjukkan nilai rata-rata maksimum Y yang dapat dicapai untuk nilai tertentu dari X. Konstanta 8.71245 mewakili nilai Y ketika X sama dengan 0. Koefisien -0.81339 merupakan koefisien regresi untuk variabel X. Nilai negatif menandakan hubungan terbalik antara Y dan akar kuadrat dari X. Dengan kata lain, semakin besar akar kuadrat dari X,

semakin kecil nilai Y. Pangkat dua pada koefisien regresi menunjukkan bahwa hubungan antara Y dan X bersifat kuadratik. Artinya, perubahan Y tidak proporsional dengan perubahan X, melainkan berubah dengan tingkat peningkatan yang semakin tinggi.