# Analisis Regresi Kuliah-7

### Muhammad Firlan Maulana

2024-03-05

### **Packages**

```
library(readxl)
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 4.3.2
## Attaching package: 'zoo'
## The following objects are masked from 'package:base':
##
##
      as.Date, as.Date.numeric
library(car)
## Loading required package: carData
library(randtests)
library(tidyverse)
## Warning: package 'tidyverse' 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 --
## v dplyr 1.1.3 v readr
                                  2.1.4
## v forcats 1.0.0 v stringr 1.5.1
## v ggplot2 3.4.4 v tibble 3.2.1
## v lubridate 1.9.3
                    v tidyr
                                 1.3.0
## v purrr 1.0.2
```

```
## -- Conflicts ----- tidyverse_conflicts() --
## x dplyr::filter() masks stats::filter()
                     masks stats::lag()
## x dplyr::lag()
## x dplyr::recode() masks car::recode()
## x purrr::some()
                     masks car::some()
## i Use the conflicted package (<a href="http://conflicted.r-lib.org/">http://conflicted.r-lib.org/</a>) to force all conflicts to become error
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(nortest)
```

### Data

```
data7 = read_xlsx("D:/firlan/Documents/College/Semester 4/Analisis Regeresi/Kuliah 7/Anreg Individu.xls.
head(data7)
```

```
## # A tibble: 6 x 2
##
         Х
     <dbl> <dbl>
##
## 1
         2
## 2
         5
              50
## 3
         7
              45
## 4
              37
        10
## 5
        14
              35
## 6
        19
              25
```

## Model Regresi Awal

```
model = lm(formula = Y ~., data=data7)
summary(model)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = Y ~ ., data = data7)
##
## Residuals:
##
      Min
               1Q Median
                                ЗQ
                                      Max
## -7.1628 -4.7313 -0.9253 3.7386
                                  9.0446
##
## Coefficients:
##
              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) 46.46041
                           2.76218
                                     16.82 3.33e-10 ***
## X
              -0.75251
                           0.07502 -10.03 1.74e-07 ***
## 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
```

Didapati bahwa model regresi awal sebagai berikut.

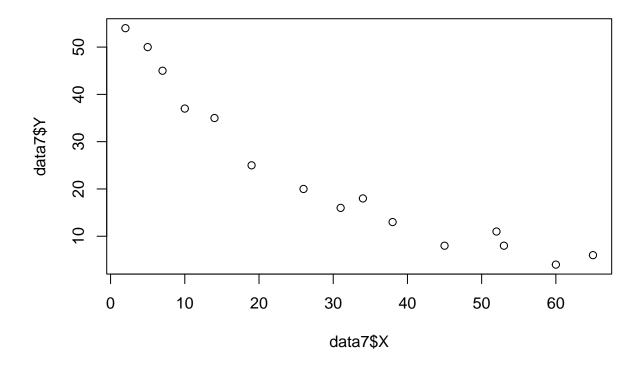
$$\hat{Y} = 46.46041 - 0.75251X + e$$

Masih belum diketahui apakah model regresi tersebut merupakan model regresi terbaik. Oleh karena itu, diperlukan eksplorasi kondisi termasuk pengujian asumsi Gauss-Marcov dan normalitas agar dapat diketahui model regresi terbaik.

## Eksplorasi Kondisi

### Scatter Plot Hubungan X dan Y

```
plot(x=data7$X, y=data7$Y)
```

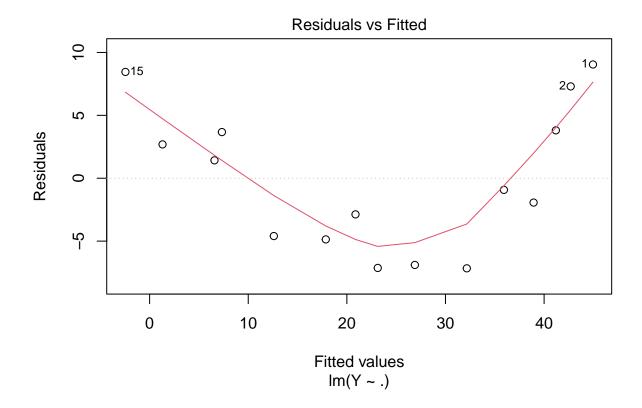


Dari scatter plot hubungan X dan Y di atas, dapat dilihat bahwa tidak terbentuk pola garis lurus namun berbentuk parabola.

# Pemeriksaan Asumsi

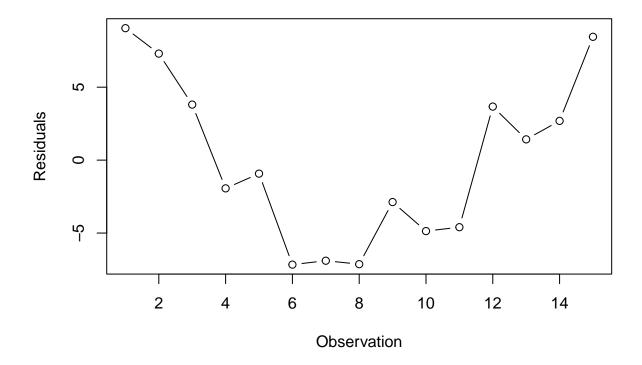
## Plot sisaan VS Y duga

plot(model,1)



## Plot sisaan VS Urutan

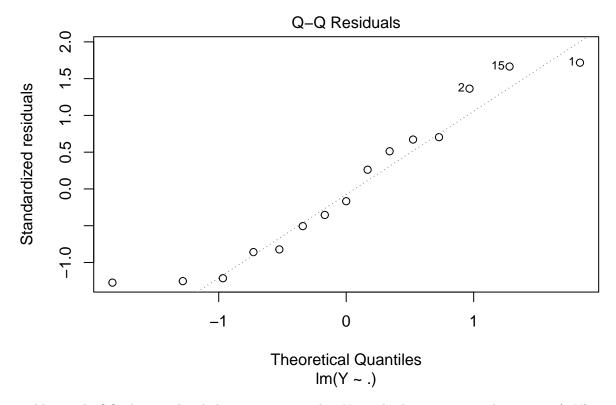
```
plot(x = 1:dim(data7)[1],
    y = model$residuals,
    type = 'b',
    ylab = "Residuals",
    xlab = "Observation")
```



Dari plot sisaan v<br/>s urutan di atas terlihat bahwa sisaan menyebar tidak berpola. Sehingga asumsi kondisi Gauss-Marcov mengenai sisaan saling bebas/tidak ada korelasi terpenuhi.

## Eksplorasi Normalitas Sisaan dengan QQ-plot

plot(model,2)



Terlihat pada QQ-plot tersebut bahwa sisaan menyebar Normal sehingga memenuhi asumsi e(i~N).

## Uji Formal Kondisi Gauss-Marcov

#### 1. Nilai harapan/rataan sisaan sama dengan nol

H0: Nilai harapan sisaan sama dengan 0 H1: Nilai harapan sisaan tidak sama dengan 0

```
t.test(model$residuals,mu = 0,conf.level = 0.95)
```

```
##
## One Sample t-test
##
## data: model$residuals
## t = -4.9493e-16, df = 14, p-value = 1
## alternative hypothesis: true mean is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## -3.143811 3.143811
## sample estimates:
## mean of x
## -7.254614e-16
```

p-value = 1 > alpha = 0.05, sehingga tak tolak H0. Belum terdapat cukup bukti untuk menyatakan bahwa nilai harapan sisaan tidak sama dengan 0.

#### 2. Ragam sisaan homogen

H0: Ragam sisaan homogen H1: Ragam sisaan tidak homogen

```
apakah.homogen = lm(formula = abs(model$residuals) ~ X, # y: abs residual
   data = data7)
summary(apakah.homogen)
##
## Call:
## lm(formula = abs(model$residuals) ~ X, data = data7)
## Residuals:
##
               1Q Median
                               3Q
      Min
                                      Max
## -4.2525 -1.7525 0.0235 2.0168 4.2681
##
## Coefficients:
##
              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) 5.45041 1.27241
                                    4.284 0.00089 ***
                          0.03456 -0.564 0.58266
## X
              -0.01948
## ---
## Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 0.05 '.' 0.1 ' 1
##
## Residual standard error: 2.714 on 13 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.02385,
                                   Adjusted R-squared:
                                                        -0.05124
## F-statistic: 0.3176 on 1 and 13 DF, p-value: 0.5827
bptest(model)
##
##
   studentized Breusch-Pagan test
##
## data: model
## BP = 0.52819, df = 1, p-value = 0.4674
ncvTest(model)
## Non-constant Variance Score Test
## Variance formula: ~ fitted.values
## Chisquare = 0.1962841, Df = 1, p = 0.65774
```

Didapati bahwa p-value = 0.4674 > alpha = 0.05, sehingga tak tolak H0. Belum cukup bukti untuk menyatakan bahwa ragam sisaan tidak homogen.

#### 3. Sisaan saling bebas/tidak ada autokorelasi

H0: Sisaan saling bebas/tidak ada autokorelasi H1: Sisaan tidak saling bebas/ada autokorelasi

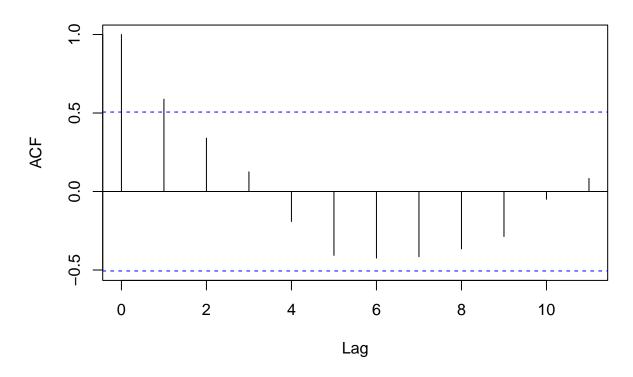
```
runs.test(model$residuals)
```

```
##
##
    Runs Test
##
## data: model$residuals
## statistic = -2.7817, runs = 3, n1 = 7, n2 = 7, n = 14, p-value =
## 0.005407
## alternative hypothesis: nonrandomness
dwtest(model)
##
##
    Durbin-Watson test
##
## data: model
## DW = 0.48462, p-value = 1.333e-05
## alternative hypothesis: true autocorrelation is greater than 0
```

Didapati dari Durbin-Watson bahwa p-value = 0.00001333 < alpha = 0.05, maka tolak H0. Pada taraf nyata 5%, cukup bukti untuk menyatakan bahwa sisaan tidak saling bebas. Asumsi tidak terpenuhi.

```
acf(model$residuals)
```

## Series model\$residuals



Hasil uji Durbin-Watson selaras dengan eksplorasi sisaan di atas bahwa nilai autokorelasi pada lag 1 bernilai 0.5 dan lag 2 bernilai 0.4 yang mana berada di luar batas kepercayaan 95%, terdapat autokorelasi.

### Uji Formal Normalitas Sisaan

H0: Sisaan menyebar Normal H1: Sisaan tidak menyebar Normal

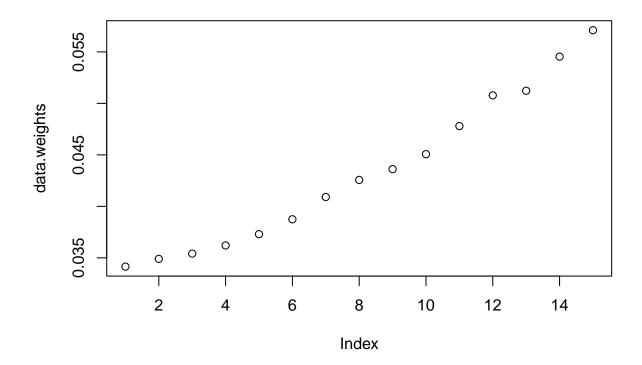
```
ks.test(model$residuals, "pnorm", mean=mean(model$residuals), sd=sd(model$residuals))
##
##
    Exact one-sample Kolmogorov-Smirnov test
##
## data: model$residuals
## D = 0.12432, p-value = 0.9521
## alternative hypothesis: two-sided
Didapati bahwa p-value = 0.9521 > \text{alpha} = 0.05, tak tolak H0.
shapiro.test(model$residuals)
##
##
    Shapiro-Wilk normality test
##
## data: model$residuals
## W = 0.92457, p-value = 0.226
```

Didapati bahwa p-value = 0.226 > alpha = 0.05, tak tolak H0.

Dari uji Kolmogorov-Smirnov dan Shapiro-Wilk, keduanya didapati tak tolak H0. Pada taraf nyata 5%, belum cukup bukti untuk menyatakan sisaan tidak menyebar normal.

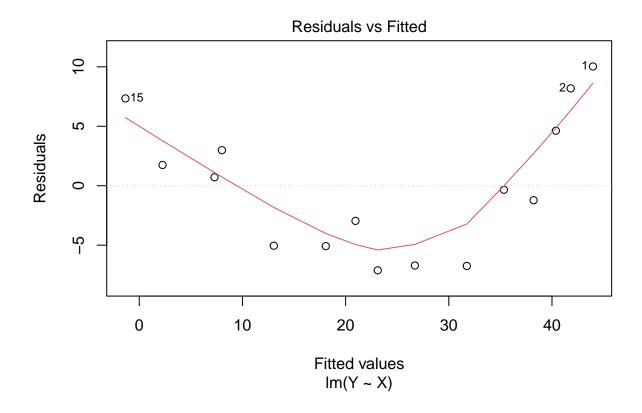
### Weighted Least Squares

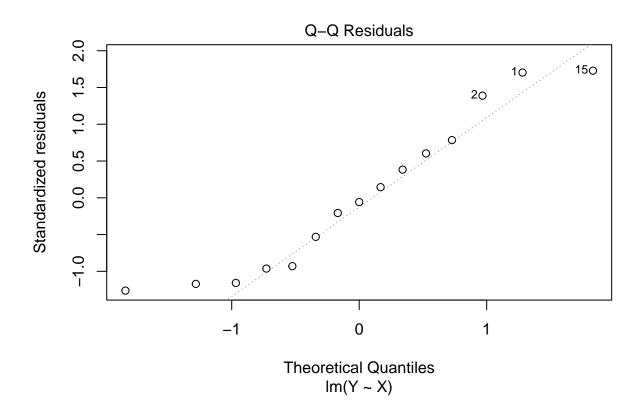
```
resid_abs <- abs(model$residuals)</pre>
fitted_val <- model$fitted.values</pre>
fit <- lm(resid_abs ~ fitted_val, data7)</pre>
data.weights <- 1 / fit$fitted.values^2</pre>
data.weights
                                                             5
##
             1
                         2
                                     3
                                                 4
                                                                         6
## 0.03414849 0.03489798 0.03541143 0.03620311 0.03730067 0.03874425 0.04091034
                                    10
                                                            12
## 0.04257072 0.04361593 0.04507050 0.04779711 0.05077885 0.05122749 0.05454132
##
## 0.05710924
plot(data.weights)
```

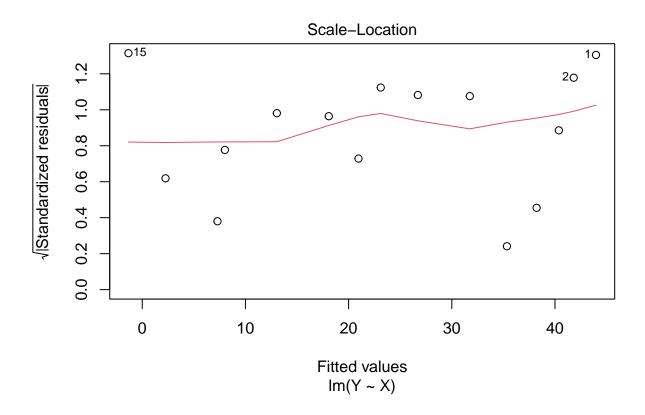


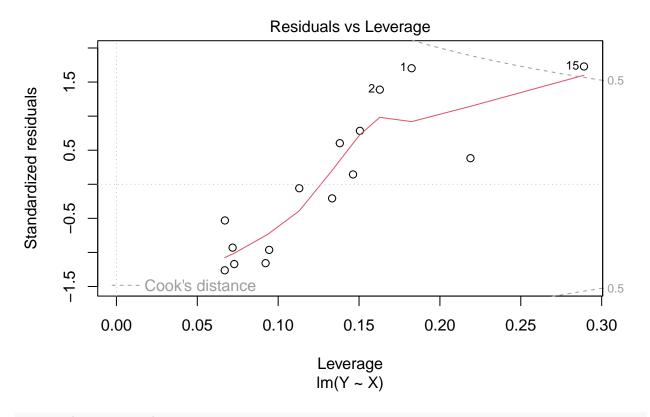
Model Regresi yang Terboboti:

```
modelweight = lm(Y~X, data = data7, weights = data.weights)
plot(modelweight)
```









#### summary(modelweight)

```
##
  lm(formula = Y ~ X, data = data7, weights = data.weights)
##
##
##
  Weighted Residuals:
##
                  1Q
                       Median
                                     3Q
                                             Max
  -1.46776 -1.09054 -0.06587
                               0.77203
                                         1.85309
##
##
##
   Coefficients:
               Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
##
   (Intercept) 45.41058
                           2.90674
                                    15.623 8.35e-10 ***
##
## X
               -0.71925
                           0.07313
                                    -9.835 2.18e-07 ***
##
                     '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Signif. codes:
                   0
##
## 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
```

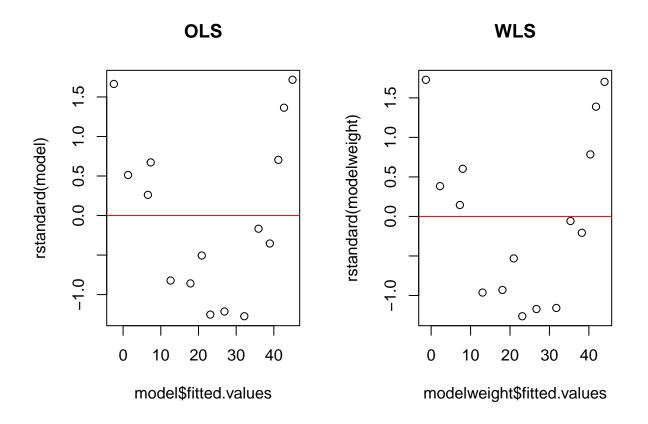
Transformasi WLS di atas menunjukan bahwa WLS belum efektif dalam mentransformasukan model regresi. Hal tersebut dikatakan demikian karena berdasarkan eksplorasi di atas, asumsi Gauss-Marcov belum terpenuhi.

Didapati model sebagai berikut.

```
\hat{Y} = 45.41058 - 0.71925X + e
```

#### OLS vs WLS

```
par(mfrow=c(1,2))
plot(y = rstandard(model),
    x = model$fitted.values,
    main="OLS")
abline(h=0, col="red")
plot(y = rstandard(modelweight),
    x = modelweight$fitted.values,
    main="WLS")
abline(h=0, col="red")
```



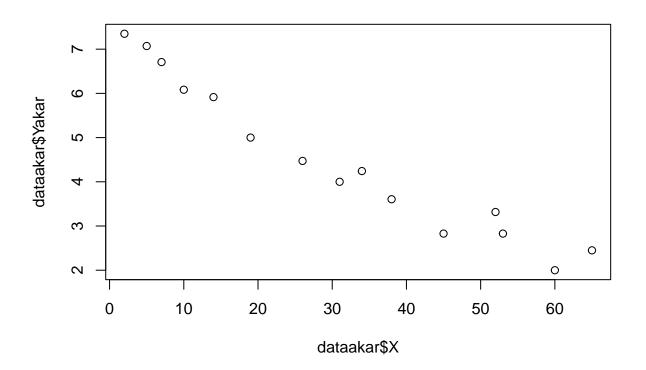
# Penyesuasian pada Data

Transformasi Akar pada X, Y, atau X dan Y

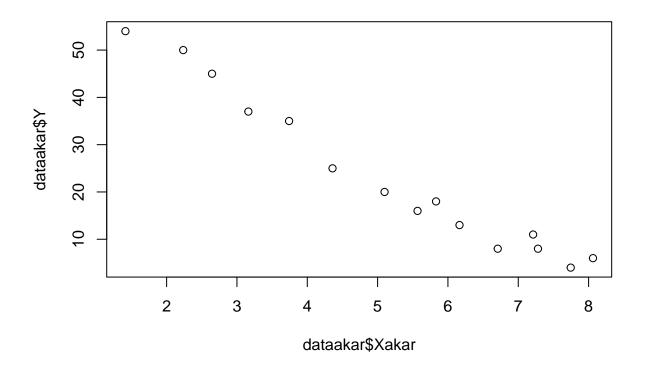
```
dataakar = data7 %>% mutate(Yakar = sqrt(Y)) %>% mutate(Xakar = sqrt(X))
dataakar
```

```
## # A tibble: 15 x 4
##
          Х
                Y Yakar Xakar
##
      <dbl> <dbl> <dbl> <dbl> <
##
    1
          2
               54
                    7.35
                         1.41
    2
          5
               50
                    7.07
                          2.24
##
                    6.71 2.65
##
    3
          7
               45
                    6.08
                          3.16
##
    4
         10
               37
               35
                   5.92
                          3.74
##
    5
         14
##
    6
         19
               25
                   5
                          4.36
##
    7
         26
               20
                   4.47
                          5.10
##
    8
         31
                16
                   4
                          5.57
##
    9
         34
                18
                   4.24
                          5.83
## 10
         38
                13
                   3.61
                          6.16
                   2.83
## 11
         45
                8
                         6.71
## 12
         52
                11
                   3.32 7.21
                   2.83
## 13
                8
                          7.28
         53
## 14
         60
                 4 2
                          7.75
## 15
                 6 2.45 8.06
         65
```

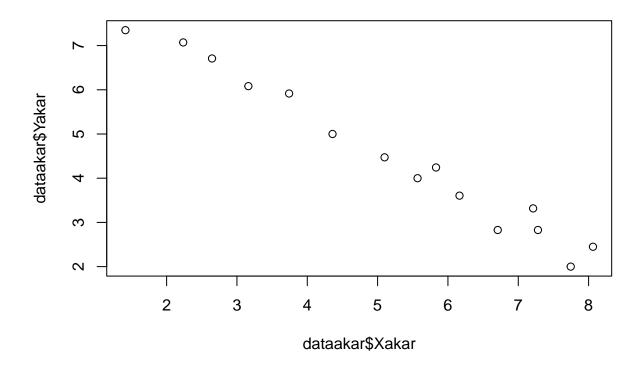
```
plot(x = dataakar$Yakar)
```



```
plot(x = dataakar$Xakar, y = dataakar$Y)
```



plot(x = dataakar\$Xakar, y = dataakar\$Yakar)



```
data.sqrt = data.frame(dataakar$Xakar, dataakar$Yakar)
```

Diketahui di awal bahwa hubungan antara X dan Y cenderung membentuk pola parabola dan nilai  $\mathrm{B1}<0$ , sehingga diperlukan transformasi data dengan mengecilkan nilai X dan/atau Y. Transformasi mengecilkan tersebut dapat dilakukan dengan membentuk X dan/atau Y menjadi akar atau pangkat setengah dari data asli.

Uji nonformal dilakukan melalui plot hubungan Xakar dengan Y, X dengan Yakar, dan Xakar dengan Yakar. Terlihat perbedaan dari masing-masing plot, sehingga dirasa perlu untuk diadakan uji lebih lanjut dalam rangka memperoleh model terbaik. Pemeriksaan asumsi dilakukan pada data dengan sisaan paling bebas.

## Model Asumsi dan Pemeriksaannya

## Xakar dengan Y

```
modelXakar = lm(formula = dataakar$Y ~ dataakar$Xakar)
summary(modelXakar)

##
## Call:
## lm(formula = dataakar$Y ~ dataakar$Xakar)
##
```

```
## Residuals:
##
       Min
                1Q Median
                                 30
                                        Max
  -4.4518 -2.8559 0.7657 2.0035
                                    5.2422
##
## Coefficients:
                  Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
##
                   63.2250
                                2.2712
                                         27.84 5.67e-13 ***
## (Intercept)
                                0.4097 -18.91 7.68e-11 ***
## dataakar$Xakar -7.7481
## Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 0.05 '.' 0.1 ' 1
## Residual standard error: 3.262 on 13 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.9649, Adjusted R-squared: 0.9622
## F-statistic: 357.7 on 1 and 13 DF, p-value: 7.684e-11
Didapati model sebagai berikut.
                                  \hat{Y} = 63.2250 - 7.7481X^{\frac{1}{2}} + e
```

Dilakukan Durbin-Watson test

```
dwtest(modelXakar)
```

```
##
## Durbin-Watson test
##
## data: modelXakar
## DW = 1.1236, p-value = 0.01422
## alternative hypothesis: true autocorrelation is greater than 0
```

Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)

0.201677

Diperoleh nilai p-value = 0.01422 < alpha = 0.05, sehingga tolak H0. Pada taraf 5% terdapat cukup bukti untuk menyatakan bahwa sisaan tidak saling bebas. Hal ini mengakibatkan asumsi tidak terpenuhi sehingga model tersebut bukanlah model terbaik.

### X dengan Yakar

## (Intercept) 7.015455

## dataakar\$X -0.081045

##

```
modelYakar = lm(formula = dataakar$Yakar ~ dataakar$X)
summary(modelYakar)
##
## Call:
## lm(formula = dataakar$Yakar ~ dataakar$X)
##
## Residuals:
##
        Min
                  1Q
                       Median
                                     3Q
                                             Max
  -0.53998 -0.38316 -0.01727 0.36045 0.70199
##
## Coefficients:
```

0.005477 -14.80 1.63e-09 \*\*\*

34.79 3.24e-14 \*\*\*

```
## --- ## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1 ## ## Residual standard error: 0.4301 on 13 degrees of freedom ## Multiple R-squared: 0.9439, Adjusted R-squared: 0.9396 ## F-statistic: 218.9 on 1 and 13 DF, p-value: 1.634e-09 Didapati model sebagai berikut. \hat{Y}^{\frac{1}{2}} = 7.015455 - 0.081045X + e
```

Dilakukan Durbin-Watson test

```
dwtest(modelYakar)
```

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

Dari uji Durbin-Watson didapati bahwa p-value = 0.02493 < alpha = 0.05, tolak H0. Pada taraf 5% terdapat cukup bukti menyatakan bahwa sisaan tidak saling bebas. Hal ini mengakibatkan asumsi tidak terpenuhi sehingga model tersebut bukanlah model terbaik.

### Xakar dengan Yakar

```
modelXYakar = lm(formula = dataakar$Yakar ~ dataakar$Xakar)
summary(modelXYakar)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = dataakar$Yakar ~ dataakar$Xakar)
## Residuals:
                 1Q
                     Median
## -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 ***
## dataakar$Xakar -0.81339
                             0.03445 -23.61 4.64e-12 ***
## Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 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
```

Didapati model sebagai berikut.

$$\hat{Y}^{\frac{1}{2}} = 8.71245 - 0.81339X^{\frac{1}{2}} + e$$

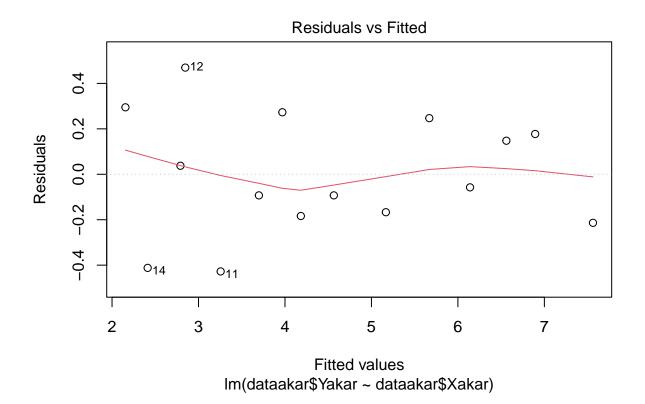
Dilakukan Durbin-Watson test

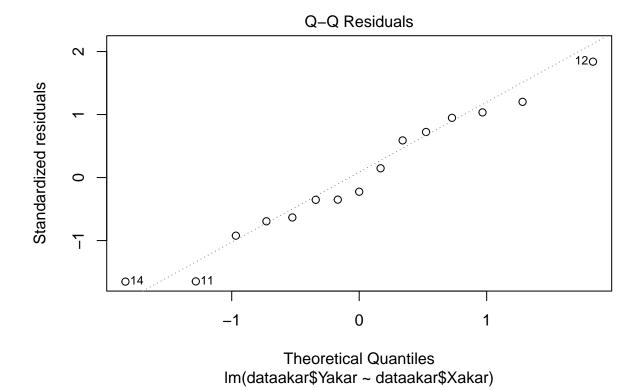
#### dwtest(modelXYakar)

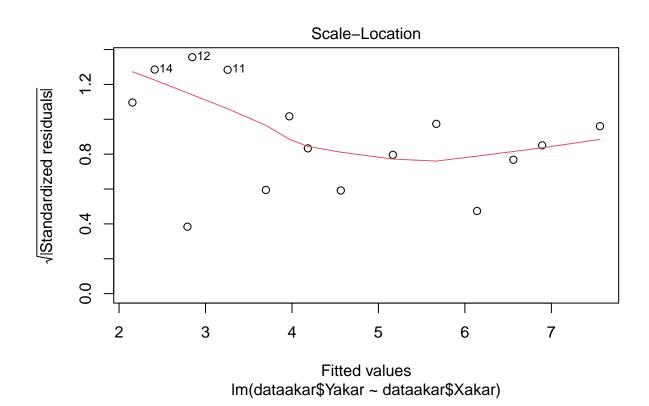
```
##
## Durbin-Watson test
##
## data: modelXYakar
## DW = 2.6803, p-value = 0.8629
## alternative hypothesis: true autocorrelation is greater than 0
```

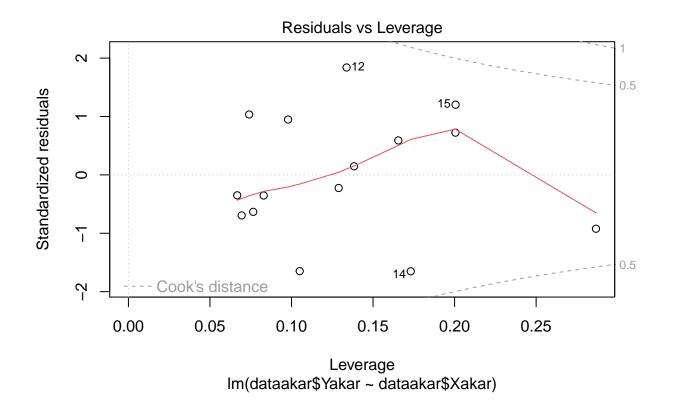
Dari Durbin-Watson test didapati bahwa p-value = 0.8629 > alpha = 0.05, tak tolak H0. Pada taraf nyata 5%, belum cukup bukti untuk menyatakan bahwa sisaan tidak saling bebas. Berdasarkan uji autokorelasi tersebut (Durbin-Watson test) diperoleh hasil bahwa sisaan saling bebas. Namun masih perlu diperiksa dengan uji asumsi lain untuk memastikan bahwa model tersebut merupakan model terbaik.

#### plot(modelXYakar)









### 1. Harapan sisaan sama dengan nol

p-value = 1 > alpha = 0.05, tak tolak H0. Pada taraf nyata 5%, belum terdapat cukup bukti untuk menyatakan bahwa nilai harapan sisaan tidak sama dengan 0.

#### 2. Ragam sisaan homogen

#### ncvTest(modelXYakar)

```
## Non-constant Variance Score Test
## Variance formula: ~ fitted.values
## Chisquare = 2.160411, Df = 1, p = 0.14161
```

p-value = 0.14161 > alpha = 0.05, tak tolak H0. Pada taraf nyata 5%, belum terdapat cukup bukti untuk menyatakan bahwa ragam sisaan tidak homogen.

#### 3. Sisaan saling bebas

```
sisaan.modelXYakar = resid(modelXYakar)
(norm.modelXYakar = lillie.test(sisaan.modelXYakar))
```

```
##
## Lilliefors (Kolmogorov-Smirnov) normality test
##
## data: sisaan.modelXYakar
## D = 0.11948, p-value = 0.817
```

p-value = 0.817 > alpha = 0.05, tak tolak H0. Pada taraf nyata 5%, belum terdapat cukup bukti untuk menyatakan bahwa sisaan tidak saling bebas.

Karena ketiga asumsi di atas terpenuhi, maka asumsi Gauss-Marcov terpenuhi.

## Kesimpulan dan Transformasi Balik

Setelah melalui berbagai transformasi, didapati bahwa model terbaik dipenuhi ketika variabel X dan Y keduanya ditransformasi ke dalam bentuk akar atau pangkat 1/2. Dikatakan demikian karena semua asumsi dalam analisis regresi linear sederhana dapat terpenuhi. Model terbaik untuk data ini adalah

$$\hat{Y}^{\frac{1}{2}} = 8.71245 - 0.81339X^{\frac{1}{2}} + e$$

Perlu dilakukan transformasi balik pada model tersebut agar model tersebut dapat digunakan untuk menjelaskan peubah respons sebelum transformasi. Transformasi balik dilakukan dengan proses matematika yaitu dengan melakukan pemangkatan 2 pada model tersebut dengan mengutamakan pengubahan peubah respons terlebih dahulu.

$$\hat{Y} = (8.71245 - 0.81339X^{\frac{1}{2}} + e)^2$$

Interpretasi: model tersebut menunjukkan hubungan terbalik antara  $\hat{Y}$  dengan  $X^{\frac{1}{2}}$  sebagai hubungan kuadratik. Nilai  $X^{\frac{1}{2}}$  yang semakin besar akan mengakibatkan semakin kecilnya nilai rata-rata  $\hat{Y}$ . Jika 0 berada dalam selang amatan dan  $X^{\frac{1}{2}}$  bernilai 0, akan mengakibatkan nilai rata-rata  $\hat{Y}$  sebesar 8.71245. Kenaikan satu satuan  $X^{\frac{1}{2}}$  akan menurunkan nilai rata-rata  $\hat{Y}$  sebesar 0.81339.