Analisis Regresi: Tugas Kuliah 7

Packages

```
library(randtests)
library(nortest)
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
library(readx1)
library(dplyr)
##
## Attaching package: 'dplyr'
## The following objects are masked from 'package:stats':
##
       filter, lag
##
## The following objects are masked from 'package:base':
##
       intersect, setdiff, setequal, union
##
library(plotly)
## Warning: package 'plotly' was built under R version 4.3.2
## Loading required package: ggplot2
## 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(lmtest)
library(car)

## Loading required package: carData
##
## Attaching package: 'car'

## The following object is masked from 'package:dplyr':
##
## recode
```

Data

```
dataku <- read_excel("C:/Users/Asus/Downloads/Anreg Individu.xlsx")</pre>
dataku
## # A tibble: 15 × 2
##
          Χ
                У
##
      <dbl> <dbl>
## 1
          2
               54
          5
## 2
               50
         7
## 3
               45
## 4
         10
               37
## 5
         14
               35
         19
## 6
               25
         26
## 7
               20
## 8
         31
               16
## 9
         34
               18
         38
               13
## 10
         45
## 11
                8
## 12
         52
               11
## 13
         53
                8
## 14
         60
                4
## 15
                6
         65
```

Model

```
summary(model)
##
## Call:
## lm(formula = y \sim ., data = dataku)
## Residuals:
               10 Median
##
      Min
                                      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 ***
                          0.07502 -10.03 1.74e-07 ***
              -0.75251
## X
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 5.891 on 13 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.8856, Adjusted R-squared:
## F-statistic: 100.6 on 1 and 13 DF, p-value: 1.736e-07
```

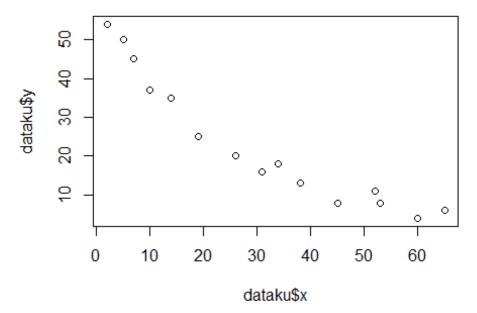
Model:

$$\hat{Y} = 46.4604 - 0.7525X + e$$

Hasil tersebut belum pasti menjadi model terbaik karena belum diuji secara menyeluruh. Perlu dilakukan pengeksplorasian dan pengujian asumsi Gaus Markov dan normalitas, untuk menciptakan model terbaik

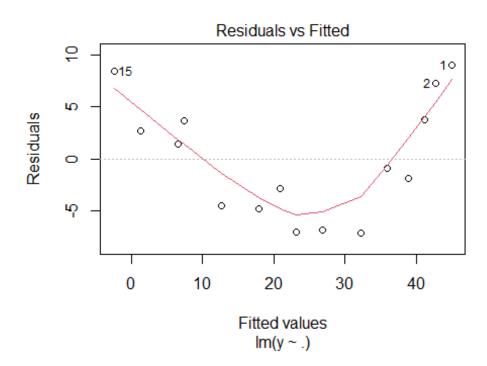
Exploration of Condition

```
Exploration of Plot X and Y
plot(x = dataku$x,y = dataku$y)
```



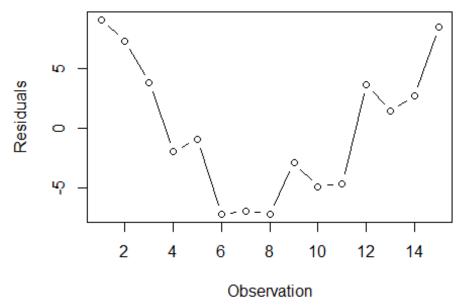
Dari hasil eksplorasi di atas, dapat dilihat bahwa X dan Y tidak berhubungan linier.

Exploration of Residual Plot and Y
plot(model,1)



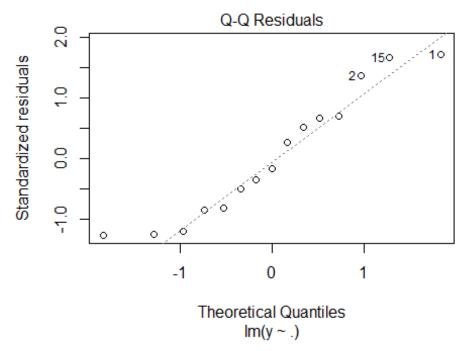
Exploration of Residual Plot and Sequences

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



Dari Plot di atas dapat dilihat bahwa tebaran membentuk sebuah pola, maka model tidak pas dan sisaan tidak saling bebas

Exploration of Residuals Normality and QQ-Plot plot(model,2)



```
shapiro.test(model$residual)

##

## Shapiro-Wilk normality test

##

## data: model$residual

## W = 0.92457, p-value = 0.226
```

Uji Formal

Uji Autokorelasi

```
dwtest(model)
##
## Durbin-Watson test
##
## data: model
## DW = 0.48462, p-value = 1.333e-05
## alternative hypothesis: true autocorrelation is greater than 0
```

Uji Homoskedastisitas

```
bptest(model)
##
## studentized Breusch-Pagan test
##
```

```
## data: model
## BP = 0.52819, df = 1, p-value = 0.4674

ncvTest(model)

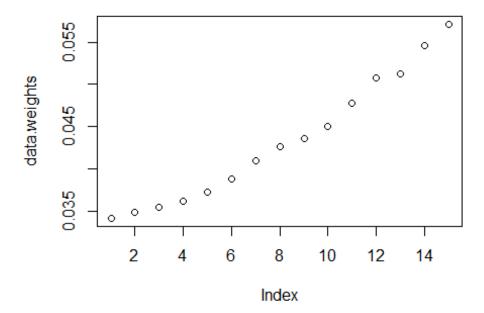
## Non-constant Variance Score Test
## Variance formula: ~ fitted.values
## Chisquare = 0.1962841, Df = 1, p = 0.65774
```

Transformasi

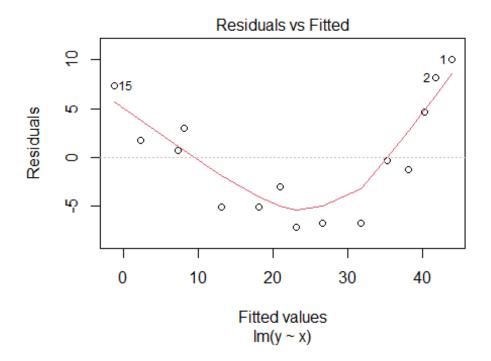
WLS (Weighted Least Squares)

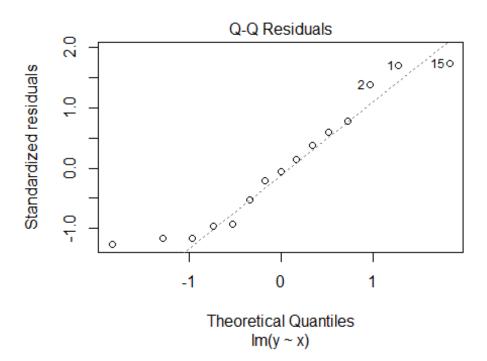
Step WLS hanya untuk perbandingan, karena ragam yang tersisa sudah seragam, pembobotan tidak diperlukan, cukup dengan mentransformasi data langsung.

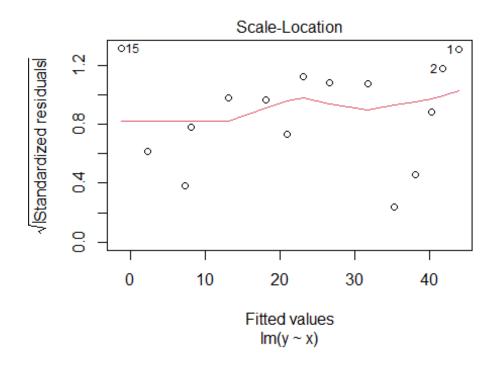
```
resid abs <- abs(model$residuals)</pre>
fitted val <- model$fitted.values</pre>
fit <- lm(resid_abs ~ fitted_val, dataku)</pre>
data.weights <- 1 / fit$fitted.values^2</pre>
data.weights
                        2
##
             1
                                    3
                                                            5
                                                4
                                                                        6
7
## 0.03414849 0.03489798 0.03541143 0.03620311 0.03730067 0.03874425
0.04091034
##
            8
                                   10
                                                           12
                                               11
                                                                       13
14
## 0.04257072 0.04361593 0.04507050 0.04779711 0.05077885 0.05122749
0.05454132
##
           15
## 0.05710924
plot(data.weights)
```

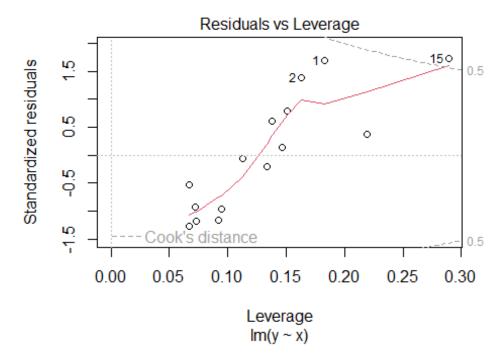


```
model.weighted <- lm(y~x, data = dataku, weights = data.weights)
plot(model.weighted)</pre>
```





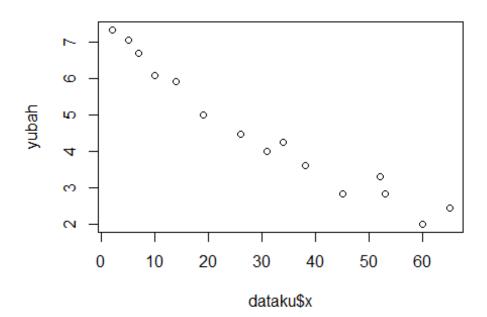




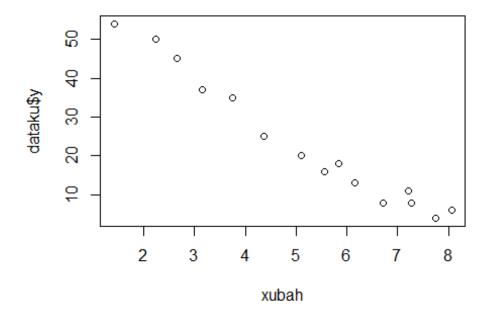
Dari perhitungan di atas, didapatkan model sebagai berikut:

```
model.lmw <- lm(y~x,
data = dataku,</pre>
```

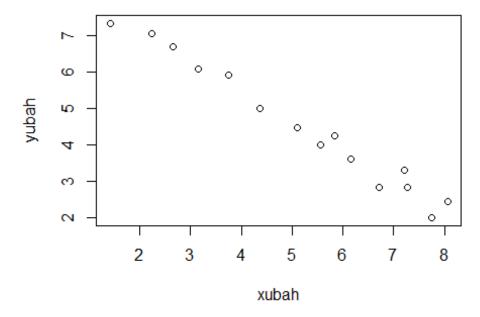
```
weights = data.weights)
summary(model.lmw)
##
## Call:
## lm(formula = y \sim x, data = dataku, weights = data.weights)
##
## Weighted Residuals:
                                    3Q
        Min
                  10
                       Median
                                            Max
## -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
               -0.71925
                           0.07313 -9.835 2.18e-07 ***
## X
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 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
Transformasi Data
yubah = sqrt(dataku$y)
xubah = sqrt(dataku$x)
```



plot(x = dataku\$x,y = yubah)



plot(x = xubah, y = yubah)



```
data.sqrt <- data.frame(xubah, yubah)</pre>
```

Karena hubungan X dan Y cenderung membentuk sebuah parabola dan nilai B1 < 0, maka data dapat ditransformasi dengan mengecilkan nilai X dan/atau Y dengan membentuknya menjadi pangkat setengah atau akar dari data asli. Terdapat perbedaan antara hasil plot hubunagn Xubah dengan Y, X dengan Yubah, dan Xubah dengan Yubah sehingga perlu ditelusuri lebih lanjut untuk memperoleh model terbaik melalui pemeriksaan asumsi pada data dengan sisaan paling bebas

Model and Assumption Checking

Checking xubah with v

```
modellagi = lm(formula = dataku$y ~ xubah)
summary(modellagi)
##
## Call:
## lm(formula = dataku$y ~ xubah)
##
## Residuals:
      Min
               10 Median
                               30
                                     Max
## -4.4518 -2.8559 0.7657 2.0035 5.2422
##
## Coefficients:
##
              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
                                    27.84 5.67e-13 ***
## (Intercept) 63.2250
                           2.2712
               -7.7481
                           0.4097 -18.91 7.68e-11 ***
## xubah
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 3.262 on 13 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.9649, Adjusted R-squared:
## F-statistic: 357.7 on 1 and 13 DF, p-value: 7.684e-11
```

Model:

$$\hat{Y} = 63.2250 - 7.7481X + e$$

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

Interpretasi: dikarenakan nilai p-value = 0.01422 < alpha = 0.05, maka tolak H0. Hal ini menandakan bahwa sisaan tidak saling bebas, yang berarti asumsi tidak terpenuhi pada tingkat signifikansi 5%, sehingga model tersebut bukanlah model terbaik.

Checking x with yubah

```
modellagi2 = lm(formula = yubah \sim dataku$x)
summary(modellagi2)
##
## Call:
## lm(formula = yubah ~ dataku$x)
##
## 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 ***
## dataku$x
              -0.081045
## ---
## 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
```

Model:

```
\hat{Y} = 7.015455 - 0.081045X + e
```

```
dwtest(modellagi2)
##
## Durbin-Watson test
##
## data: modellagi2
## DW = 1.2206, p-value = 0.02493
## alternative hypothesis: true autocorrelation is greater than 0
```

Interpretasi: dikarenakan nilai p-value = 0.02493 dari uji Durbin-Watson (DW) < alpha = 0.05, maka tolak H0. Hal ini menunjukkan bahwa sisaan tidak saling bebas, sehingga asumsi tidak terpenuhi pada tingkat signifikansi 5%, sehingga model tersebut bukanlah model terbaik.

Checking xubah with yubah

```
modellagi3 = lm(formula = yubah ~ xubah)
summary(modellagi3)

##

## Call:
## lm(formula = yubah ~ xubah)
##

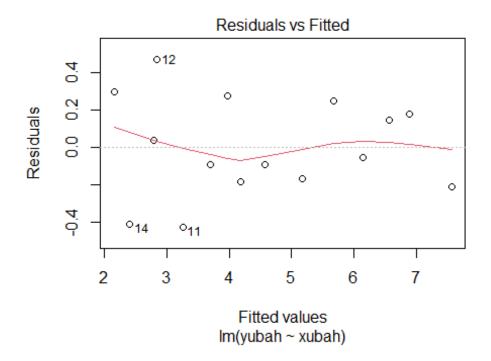
## Residuals:
## Min 1Q Median 3Q Max
```

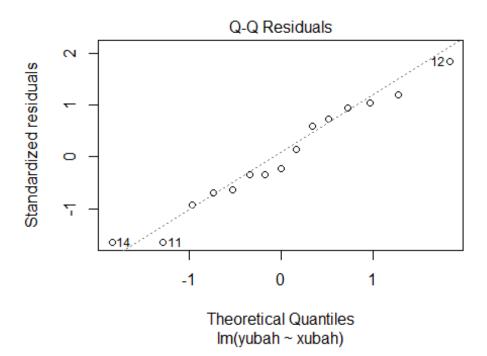
```
## -0.42765 -0.17534 -0.05753 0.21223 0.46960
##
## Coefficients:
        Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
##
## (Intercept) 8.71245 0.19101 45.61 9.83e-16 ***
## xubah -0.81339
                         0.03445 -23.61 4.64e-12 ***
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '* 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 0.2743 on 13 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.9772, Adjusted R-squared:
## F-statistic: 557.3 on 1 and 13 DF, p-value: 4.643e-12
dwtest(modellagi3)
##
## Durbin-Watson test
##
## data: modellagi3
## DW = 2.6803, p-value = 0.8629
## alternative hypothesis: true autocorrelation is greater than 0
```

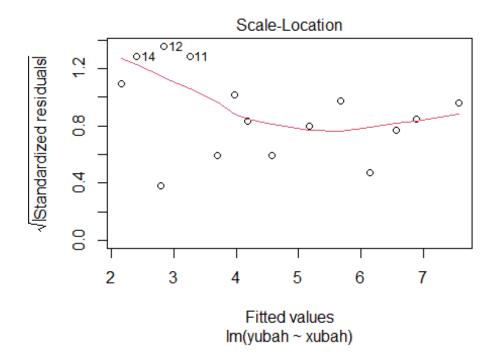
Interpretasi: dikarenakan nilai p-value = 0.8629 dari uji Durbin-Watson (DW) > alpha = 0.05, maka tak tolak H0. Ini menandakan bahwa sisaan adalah saling bebas. Meskipun uji autokorelasi menunjukkan bahwa sisaan saling bebas, perlu untuk memeriksa kembali dengan menggunakan uji asumsi lainnya untuk memastikan bahwa model yang dipilih adalah yang terbaik.

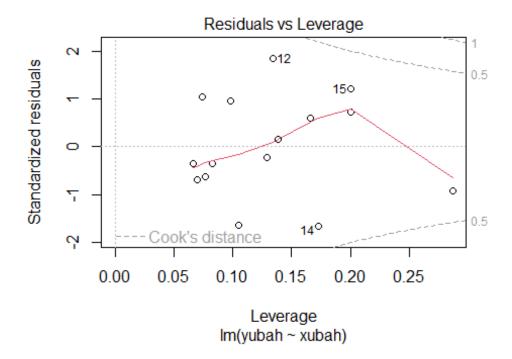
Karena dari 3 hasil perhitungan di atas didapat salah satu model yang tak tolak H0 yaitu pada modellagi3, maka model tersebut divisualisasikan pada plot.

```
plot(modellagi3)
```









T-test
t.test(modellagi3\$residuals,mu = 0,conf.level = 0.95)

DW-Test

```
ncvTest(modellagi3)
## Non-constant Variance Score Test
## Variance formula: ~ fitted.values
## Chisquare = 2.160411, Df = 1, p = 0.14161
```

Colmogrov Test

```
residual.modellagi3 <- resid(modellagi3)
(norm.modellagi3 <- lillie.test(residual.modellagi3))
##
## Lilliefors (Kolmogorov-Smirnov) normality test
##
## data: residual.modellagi3
## D = 0.11948, p-value = 0.817</pre>
```

Conclusion and Transformation

Model terbaik adalah ketika kedua variabel X dan Y ditransformasikan menjadi bentuk akar atau pangkat 1/2, dan memenuhi semua asumsi dalam analisis regresi linier sederhana. Oleh karena itu, model untuk data ini adalah:

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

Lalu terdapat transformasi balik pada model yang telah dibentuk untuk mengembalikan model untuk menjelaskan variabel respons sebelum dilakukan transformasi .

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

Dari model tersebut dapat terlihat bahwa adanya hubungan terbalik antara Y dan $X^{\frac{1}{2}}$ sebagai hubungan kuadratik. Semakin besar nilai $X^{\frac{1}{2}}$, semakin kecil nilai rata-rata dugaan Y. Ketika nilai $X^{\wedge}1/2$ sama dengan nol dan berada dalam rentang amatan, nilai rata-rata dugaan Y adalah 8.71245. Setiap peningkatan satu satuan $X^{\frac{1}{2}}$ akan mengurangi nilai rata-rata dugaan Y sebesar 0.81339