# **Latihan Pertemuan 7 Analisis Regresi**

Adinda Shabrina Putri Salsabila (G1401221081)

2024-03-05

### **Import Data**

```
datalatihan <- read_xlsx("C:/Users/hp/Documents/KULIAH/SEMESTER
4/ANREG/KULIAH/DataAnreg.xlsx")
datalatihan</pre>
```

```
## # A tibble: 15 × 2
 ##
           Χ
       <dbl> <dbl>
 ##
           2
 ##
     1
                54
 ## 2
           5
                50
 ## 3
           7
                45
 ## 4
          10
                37
 ## 5
          14
                35
          19
 ## 6
                25
 ## 7
          26
                20
 ## 8
          31
                16
 ## 9
          34
                18
 ## 10
          38
                13
          45
                8
 ## 11
 ## 12
          52
                11
 ## 13
          53
                 8
 ## 14
          60
                 4
 ## 15
          65
                 6
```

#### **Model Awal**

```
model = lm(formula = Y ~ X , data = datalatihan)
summary(model)
##
## Call:
## lm(formula = Y ~ X, data = datalatihan)
##
## Residuals:
                10 Median
                                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
## 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
```

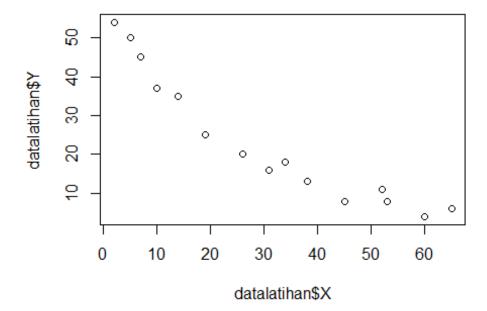
Model persamaan regresi linear sederhana yang diperoleh:

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

Perlu dilakukan serangkaian uji asumsi untuk memastikan apakah model tersebut merupakan model terbaik. Hal ini bisa dilakukan dengan eksplorasi, pengujian asumsi Gauss-Marcov dan Normalitas.

## **Eksplorasi**

```
Plot Hubungan X dan Y
plot(x = datalatihan$X,y = datalatihan$Y)
```

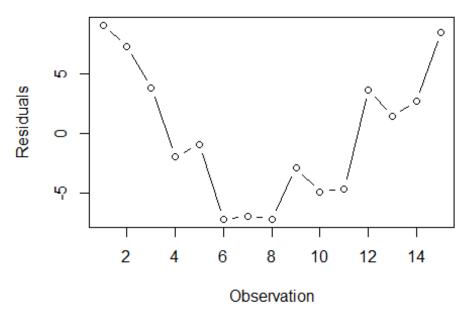


Hasil dari plot di

atas menggambarkan hubungan X dan Y yang tidak linier, menyerupai parabola.

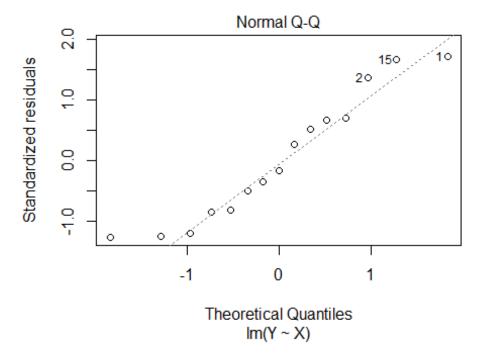
#### **Plot Sisaan Berdasarkan Urutan Data**

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



Hasil dari plot di atas membentuk sebuah pola kurva yang mana sisaan tidak saling bebas dan model tidak pas

Normalitas Sisaan dengan QQ-Plot plot(model,2)



## **Uji Formal Asumsi**

#### **Kondisi Gauss Marcov**

#### 1. Nilai Harapan Sisaan sama dengan Nol

 $\ H_0: \ M_1: \ M_1:$ 

```
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, maka tak tolak H0 yang berarti nilai harapan sisaan sama dengan nol

#### 2. Ragam Sisaan Homogen

Uji formal untuk mendeteksi homogenitas ragam sisaan dapat dilakukan dengan uji Breusch-Pagan menggunakan fungsi bptest. Uji ini memiliki hipotesis sebagai berikut

\$\$ H\_0: var  $[\epsilon] = \sigma^2 I \left( (ragam sisaan homogen) \right) \ H_1: var <math>[\epsilon] \neq \sigma^2 I \left( (ragam sisaan homogen) \right)$ \$

```
kehomogenan = 1m(formula = abs(model$residuals) ~ X, # y: abs residual
    data = datalatihan)
summary(kehomogenan)
##
## Call:
## lm(formula = abs(model$residuals) ~ X, data = datalatihan)
## Residuals:
##
      Min
               10 Median
                               3Q
                                      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 ***
## X
              -0.01948
                          0.03456 -0.564 0.58266
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 2.714 on 13 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.02385,
                                  Adjusted R-squared:
## 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
```

P-value = 0.4674 > alpha = 0.05, maka tak tolak H0 yang berarti ragam sisaan homogen

#### 3. Sisaan Saling Bebas

\$\$ H\_0: \text {Sisaan saling bebas} \\ H\_1: \text {Sisaan tidak saling bebas}\ \$\$

```
dwtest(model)
```

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

Karena p-value = 1.333e-05 < alpha = 0.05, maka tolak H0 yang berarti sisaan tidak saling bebas, asumsi tidak terpenuhi

## **Uji Formal Normalitas Sisaan**

H0: Sisaan menyebar normal

H1: Sisaan tidak menyebar normal

```
shapiro.test(model$residuals)

##

## Shapiro-Wilk normality test

##

## data: model$residuals

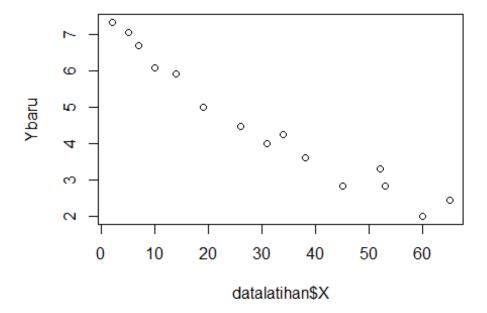
## W = 0.92457, p-value = 0.226
```

Karena p-value = 0.226 > alpha = 0.05, maka tak tolak H0, sisaan menyebar normal

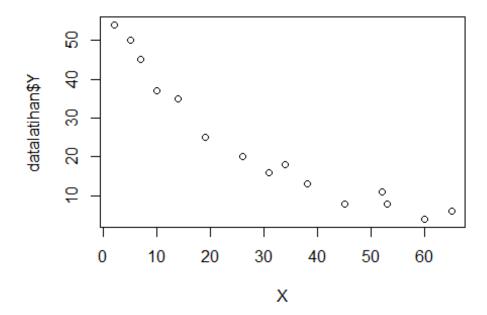
#### **Transformasi Data**

```
Ybaru = sqrt(datalatihan$Y)
X = datalatihan$X

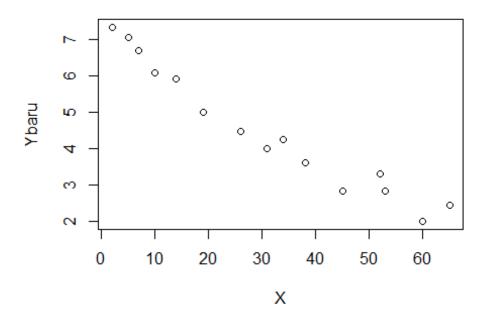
plot(x = datalatihan$X,y = Ybaru)
```



plot(x = X, y = datalatihan\$Y)



plot(x = X, y = Ybaru)



```
model2 = lm(formula = Ybaru ~ X)
summary(model2)
##
## Call:
## lm(formula = Ybaru ~ 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 ***
## X
               -0.081045
                           0.005477
                                     -14.80 1.63e-09 ***
## ---
                  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Signif. codes:
##
## 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
```

Diperoleh model persamaan regresi sebagai berikut

#### Uji Asumsi Setelah Transformasi

```
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, maka tak tolak H0 yang berarti nilai harapan sisaan sama dengan nol

```
library(lmtest)
(model2 <- bptest(model2))

##

## studentized Breusch-Pagan test
##

## data: model2
## BP = 0.93605, df = 1, p-value = 0.3333</pre>
```

Karena p-value = 0.578 > alpha = 0.05, maka tak tolak H0 yang berarti ragam sisaan homogen

```
runs.test(as.numeric(model2$residuals))
##
## Runs Test
##
## data: as.numeric(model2$residuals)
## statistic = NaN, runs = 0, n1 = 0, n2 = 0, n = 0, p-value = NA
## alternative hypothesis: nonrandomness
```

Karena p-value = 0.578 > alpha = 0.05, maka tak tolak H0 yang berarti sisaan saling bebas dan semua asumsi terpenuhi

## Kesimpulan

Berdasarkan transformasi  $Y^{\frac{1}{2}}$ akan menghasilkan model regresi linear sederhana yang lebih efektif degan semua asumsi yang sudah terpenuhi. Model regresi setelah di transformasi adalah sebagai berikut :

$$Y^* = 8.71245 - 0.81339X + \varepsilon$$

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

Sehingga modelnya menjadi:

$$\hat{Y} = (7.015455 - 0.081045)^2 + \varepsilon$$

Jadi, secara keseluruhan, interpretasi model regresi linear sederhana ini adalah bahwa terdapat hubungan linier negatif antara variabel independen X dan variabel dependen Y, dengan setiap peningkatan satu satuan dalam X, diharapkan nilai Y menurun sebesar 0.081045, dengan intersep yang menunjukkan nilai Y ketika ketika X=0 (meskipun mungkin tidak selalu memiliki interpretasi praktis).