

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
```

```
## # A tibble: 15 × 2  
##       X     Y  
##   <dbl> <dbl>  
## 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
```

Model Awal

```
model = lm(formula = Y ~ X , data = datalatihan)  
summary(model)
```

```
##  
## Call:  
## lm(formula = Y ~ X, data = datalatihan)  
##  
## Residuals:  
##      Min       1Q   Median       3Q      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
```

Model persamaan regresi linear sederhana yang diperoleh :

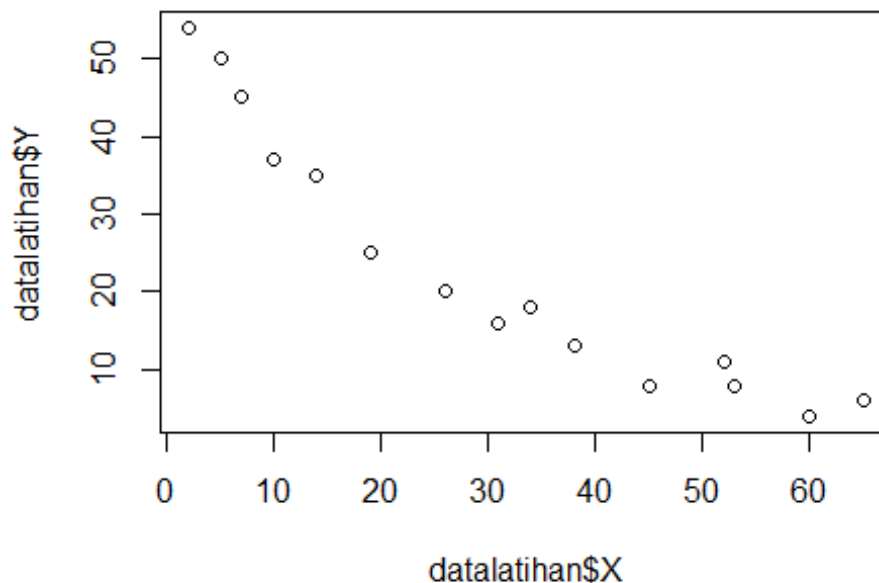
$$\hat{Y} = 46.46041 - 0.75251X + \varepsilon$$

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

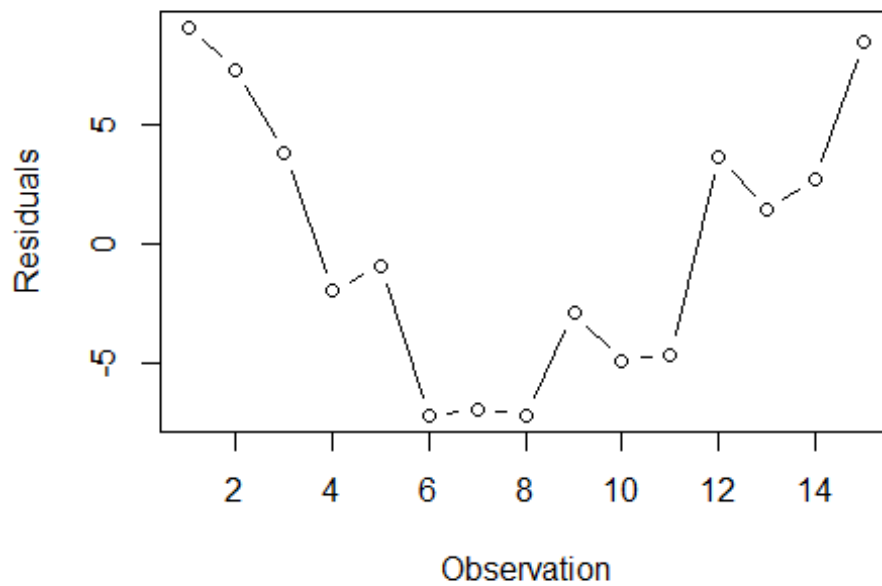
```
plot(x = datalatihan$X, y = datalatihan$Y)
```



Hasil dari plot di atas menggambarkan hubungan X dan Y yang tidak linier, menyerupai parabola.

Plot Sisaan Berdasarkan Urutan Data

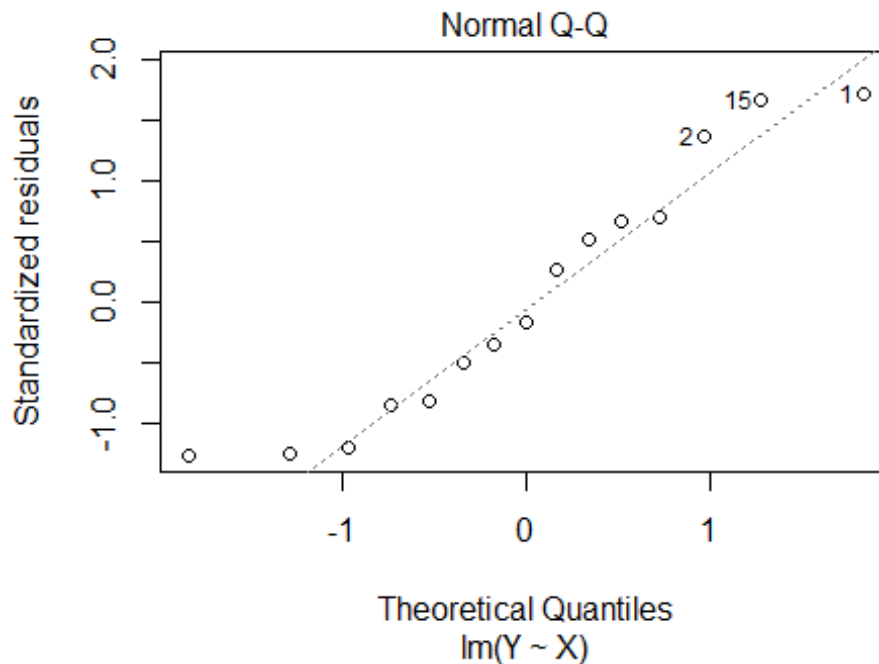
```
plot(x = 1:dim(datalatihan)[1],  
     y = model$residuals,  
     type = 'b',  
     ylab = "Residuals",  
     xlab = "Observation")
```



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 : \text{Nilai harapan sisaan sama dengan nol} \quad H_1: \text{Nilai harapan sisaan tidak sama dengan nol}

```

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 H_0 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

$H_0: \text{var}[\epsilon] = \sigma^2$ \text {(ragam sisaan homogen)} \quad H_1: \text{var}[\epsilon] \neq \sigma^2 \text {(ragam tidak homogen)}

```
kehomogenan = lm(formula = abs(model$residuals) ~ X, # y: abs residual
  data = datalatihan)
summary(kehomogenan)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = abs(model$residuals) ~ X, data = datalatihan)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   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 '**' 0.01 '*' 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
```

P-value = 0.4674 > alpha = 0.05, maka tak tolak H_0 yang berarti ragam sisaan homogen

3. Sisaan Saling Bebas

$H_0: \text{Sisaan saling bebas}$ \quad $H_1: \text{Sisaan tidak saling bebas}$

```
dwtest(model)
```

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

Karena $p\text{-value} = 1.333e-05 < \alpha = 0.05$, maka tolak H_0 yang berarti sisaan tidak saling bebas, asumsi tidak terpenuhi

Uji Formal Normalitas Sisaan

H_0 : Sisaan menyebar normal

H_1 : Sisaan tidak menyebar normal

```
shapiro.test(model$residuals)

##
## Shapiro-Wilk normality test
##
## data: model$residuals
## W = 0.92457, p-value = 0.226
```

Karena $p\text{-value} = 0.226 > \alpha = 0.05$, maka tak tolak H_0 , sisaan menyebar normal

Autokorelasi

```
(uji_autokol <- durbinWatsonTest(model,
                                alternative="two.sided"))

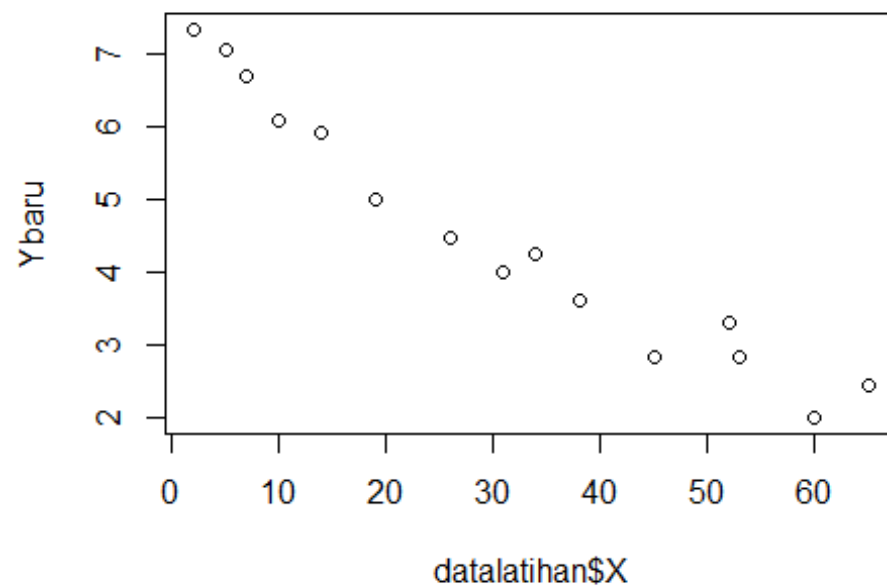
## lag Autocorrelation D-W Statistic p-value
## 1 0.587863 0.484617 0
## Alternative hypothesis: rho != 0
```

Nilai $p\text{-value} < 0,05$ bermakna tolak H_0 . Hal ini mengindikasikan bahwa dalam taraf nyata 5%, ada cukup bukti untuk menyatakan bahwa terdapat autokorelasi dalam sisaan.

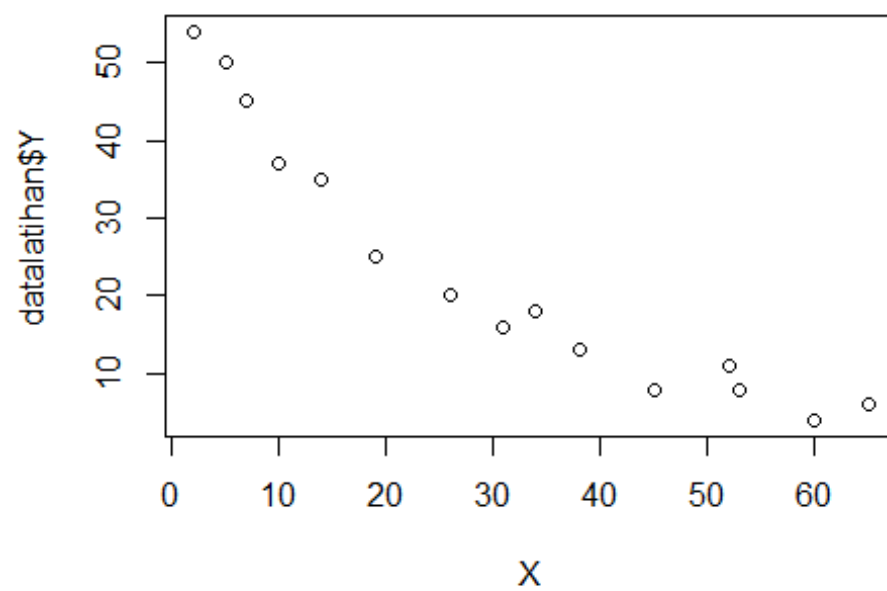
Transformasi Data

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

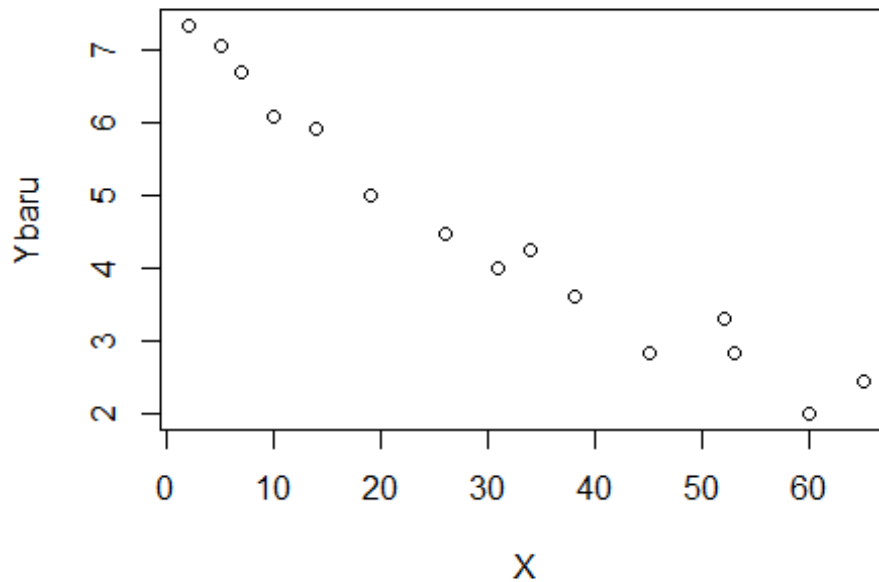
plot(x = datalatihan$X, y = Ybaru)
```



```
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 ***
## ---
## 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
```

Diperoleh model persamaan regresi sebagai berikut

$$\hat{Y} = 7.015455 - 0.081045 + \varepsilon$$

Uji Asumsi Setelah Transformasi

```
shapiro.test(model2$residuals)

##
##  Shapiro-Wilk normality test
##
## data:  model2$residuals
## W = 0.93128, p-value = 0.2852
```

Karena $p\text{-value} = 0.2852 > \alpha = 0.05$, maka tak tolak H_0 , sisaan menyebar normal

```
(uji_autokol <- durbinWatsonTest(model2,
                                alternative="two.sided"))

## lag Autocorrelation D-W Statistic p-value
## 1 0.2362986 1.220617 0.05
## Alternative hypothesis: rho != 0
```

$P\text{-value} = 0.074 > \alpha = 0.05$, maka tak tolak H_0 . Hal ini mengindikasikan bahwa dalam taraf nyata 5%, tidak cukup bukti untuk menyatakan bahwa terdapat autokorelasi dalam sisaan.

```
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
```

$P\text{-value} = 1 > \alpha = 0.05$, maka tak tolak H_0 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
```

Karena $p\text{-value} = 0.578 > \alpha = 0.05$, maka tak tolak H_0 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 $p\text{-value} = 0.578 > \alpha = 0.05$, maka tak tolak H_0 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 dengan semua asumsi yang sudah terpenuhi. Model regresi setelah di transformasi adalah sebagai berikut :

$$Y^* = 7.015455 - 0.081045 + \varepsilon$$

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

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

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 X=0 (meskipun mungkin tidak selalu memiliki interpretasi praktis).