

MODEL REGRESI DENGAN PEUBAH LAG

Pertemuan ke-7 Akbar Rizki, M.Si

OUTLINE

- 1. Konsep Dasar Regresi dengan Peubah Lag
- 2. Autoregressive Distributed Lag (ARDL) models
- 3. Koyck Lag

MODEL REGRESI

• Static Regression

$$Y_t = \beta_0 + \beta_1 X_{t,1} + \dots + \beta_k X_{t,k} + u_t$$

Regression with distributed lag

$$Y_t = \beta_0 + \beta_1 X_{t,1} + \beta_2 X_{t-1,1} + \beta_3 X_{t-2,1} + \beta_4 X_{t,2} + u_t$$

• Dynamic regression/ autoregressive model

$$Y_t = \beta_0 + \beta_1 Y_{t-1} + \beta_2 Y_{t-2} + \beta_3 X_{t,1} + \beta_4 X_{t,2} + u_t$$

MODEL AUTOREGRESSIVE

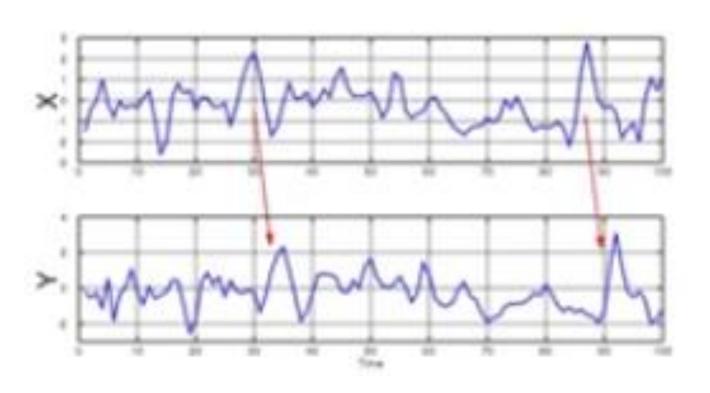
Apabila peubah dependen dipengaruhi oleh peubah independen pada waktu sekarang, serta dipengaruhii juga oleh peubah dependen itu sendiri pada satu waktu yang lalu maka model tersebut disebut autoregressive (Gujarati, 2004)

$$Y_t = \alpha + \beta X_t + \gamma Y_{t-1} + u_t$$

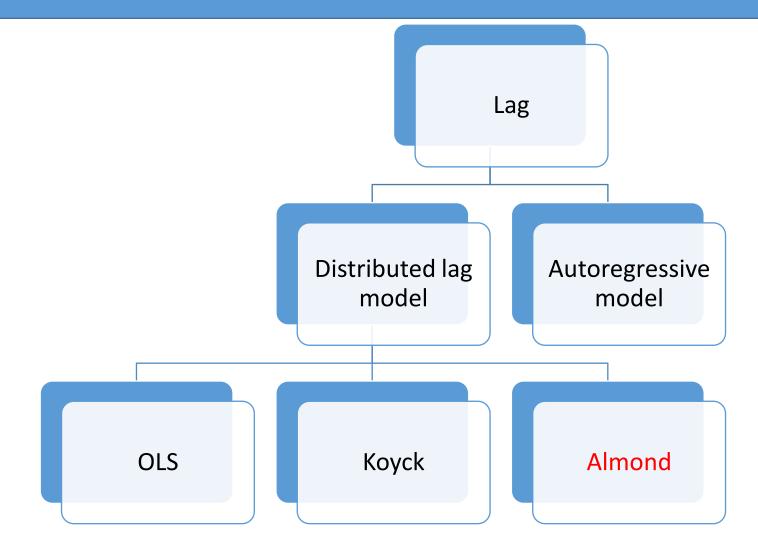
LAG

Waktu yang diperlukan bagi peubah bebas X dalam mempengaruhi peubah tak bebas Y disebut lag.

Contoh: Butuh waktu untuk membangun jalan raya, efek dari investasi public ini pada pertumbuhan GNP akan muncul dengan lag dan efek ini mungkin akan bertahan selama beberapa tahun.

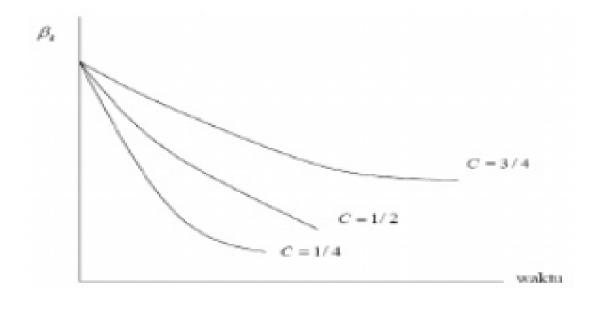


MIND MAP



PENDEKATAN KOYCK UNTUK DITRIBUTED LAG MODEL

- Metode Koyck didasarkan asumsi bahwa semakin jauh jarak lag peubah independen dari periode sekarang maka semakin kecil pengaruh peubah lag terhadap peubah dependen
- Koyck mengusulkan suatu metode untuk menduga model dinamis distributed lag dengan mengasumsikan bahwa semua koefisien β mempunyai tanda sama.
- Model Koyck merupakan jenis paling umum dari model *infinite* distributed lag dan juga dikenal sebagai geometric lag



Koyck menganggap bahwa koefisien menurun secara geometris sebagai berikut:

$$\beta_k = \beta_0 C^k, k = 0, 1, ...$$

Dengan:

C: rata-rata tingkat penurunan dari distribusi lag dengan nilai $0 < \mathcal{C} < 1$

1 - C: kecepatan peyesuaian

$$\begin{split} \hat{\beta}_{0} &= \beta_{0} \\ \hat{\beta}_{1} &= \beta_{0} C \\ \hat{\beta}_{2} &= \beta_{0} C^{2} \\ \hat{\beta}_{k} &= \beta_{0} C^{k} \\ Y_{t} &= \alpha + \beta_{0} X_{t} + \beta_{0} C X_{t-1} + \beta_{0} C^{2} X_{t-2} + \ldots + \varepsilon_{t} \\ Y_{t-1} &= \alpha + \beta_{0} X_{t-1} + \beta_{0} C X_{t-2} + \beta_{0} C^{2} X_{t-3} + \ldots + \varepsilon_{t-1} \\ CY_{t-1} &= \alpha C + \beta_{0} C X_{t-1} + \beta_{0} C^{2} X_{t-2} + \beta_{0} C^{3} X_{t-3} + \ldots + \varepsilon_{t-1} \\ \text{Jika persamaan (1.1) - (1.3) maka didapat} \\ Y_{t} - CY_{t-1} &= \alpha (1 - C) + \beta_{0} X_{t} + (\varepsilon_{t} - C\varepsilon_{t-1}) \\ Y_{t} &= \alpha (1 - C) + \beta_{0} X_{t} + CY_{t-1} + V_{t} \\ \text{Model (1.4) merupakan model Koyck.} \end{split}$$

Ilustrasi

Penelitian dilakukan untuk mengetahui hubungan antara pembelian perlengkapan dan hasil penjualan suatu perusahaan selama 20 tahun.

Berdasarkan data pembelian perlengkapan dan hasil penjualan dalam tabel akan ditunjukkan persamaan dinamis distribusi lag dengan menggunakan metode Koyck

t	Yt	Xt
1	52.9	30.3
2	53.8	30.9
3	54.9	30.9
4	58.2	33.4
5	60	35.1
6	63.4	37.3
7	68.2	41
8	78	44.9
9	84.7	46.5
10	90.6	50.3
11	98.2	53.5
12	101.7	52.8
13	102.7	55.9
14	108.3	63
15	124.7	73
16	157.9	84.8
17	158.2	86.6
18	170.2	98.9
19	180	110.8
20	198	124.7

t	Yt	Y(t-1)	Xt
		1(1-1)	
1	52.9		30.3
2	53.8	52.9	30.9
3	54.9	53.8	30.9
4	58.2	54.9	33.4
5	60	58.2	35.1
6	63.4	60	37.3
7	68.2	63.4	41
8	78	68.2	44.9
9	84.7	78	46.5
10	90.6	84.7	50.3
11	98.2	90.6	53.5
12	101.7	98.2	52.8
13	102.7	101.7	55.9
14	108.3	102.7	63
15	124.7	108.3	73
16	157.9	124.7	84.8
17	158.2	157.9	86.6
18	170.2	158.2	98.9
19	180	170.2	110.8
20	198	180	124.7

Regresikan Yt dengan Y(t-1) dan Xt, sehingga diperoleh persamaan regresi sebagai berikut:

$$Y_{t}$$
= 2.727 + 0.941 X_{t} + 0.468 Y_{t-1}

Model dugaan dapat dituliskandalam bentuk persamaan dinamis distribusi *lag* dugaan dengan cara sebagai berikut.Berdasarkan persamaan di atas diketahui :

$$\hat{c} = 0.468$$

$$\hat{\alpha}(1-\hat{c}) = 2.727 -> \hat{\alpha} = 5.1275$$

$$\hat{\beta}_0 = \beta_0 = 0.941$$

$$\hat{\beta}_1 = \beta_0 C = 0.4403$$

$$\hat{\beta}_2 = \beta_0 C^2 = 0.206$$

Jadi model lag dugaannya adalah

$$\hat{Y} = 5.1275 + 0.941 X_{t-1} + 0.4403 X_{t-1} + 0.206 X_{t-2} + \cdots$$

Bisa diamati bahwa pengaruh dari lag Y menurun secara geometris dilihat dari persamaan Y_t= 2.727 + 0.941 X_t + 0.468 Y_{t-1}. Diketahui bahwa nilai koefisien dari Y_{t-1} bernilai positif yaitu sebesar 0.468. Nilai 0.4682 berarti bahwa apabila penjualan naik sebesar 1% makapengeluaran perlengkapan akan naik sebesar 0.468%.

install.packages("dLagM")

library("dLagM")

data<-read.delim("clipboard")

model.koyck=koyckDlm(x=data\$Xt, y=data\$Yt)

To deal with infinite DLMs, we can use the Koyck transformation. When we apply Koyck transformation, we get the following:

$$Y_t - \phi Y_{t-1} = \alpha (1 - \phi) + \beta X_t + (\epsilon_t - \phi \epsilon_{t-1}).$$

When we solve this equation for Y_t , we obtain Koyck DLM as follows:

$$Y_t = \delta_1 + \delta_2 Y_{t-1} + \delta_3 X_t + \nu_t$$

where $\delta_1 = \alpha(1 - \phi), \delta_2 = \phi, \delta_3 = \beta$ and the random error after the transformation is $\nu_t = (\epsilon_t - \phi \epsilon_{t-1})$ (Judge and Griffiths, 2000).

```
> model.koyck
$model
Call:
"Y ~ (Intercept) + Y.1 + X.t"
Coefficients:
                     Y.1
                                   X.t
(Intercept)
                                0.7826
     2.0804
                  0.5726
$geometric.coefficients
                             alpha
                                                   phi
                                        beta
Geometric coefficients:
                         4.867444 0.7826327 0.5725805
```

- Ilustrasi
 - Different specifications of consumption function dari buku
 Econometric Analysis by William H. Greene (2003)
 - Data: Quarterly US macroeconomic data tahun1950(1) 2000(4)
 yang disediakan oleh USMacroG, a "ts" time series. Terdiri dari disposable income dpi dan consumption (billion USD).

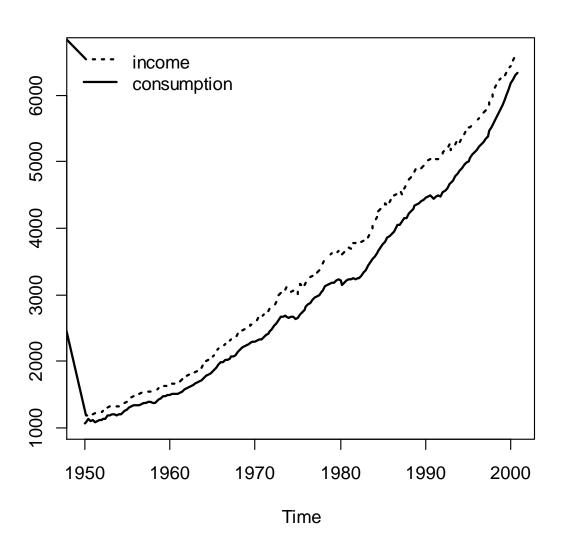
Models: Greene (2003) considers

consumption_i =
$$\beta_1 + \beta_2 \operatorname{dpi}_i + \beta_3 \operatorname{dpi}_{i-1} + \varepsilon_i$$

consumption_i = $\beta_1 + \beta_2 \operatorname{dpi}_i + \beta_3 \operatorname{consumption}_{i-1} + \varepsilon_i$.

Interpretation:

- Distributed lag model: consumption responds to changes in income only over two periods.
- Autoregressive distributed lag: effects of income changes persist.



```
data("USMacroG",package="AER")
plot(USMacroG[,c("dpi","consumption")],lty=c(3,1),lwd=2,plot
.type="single",ylab="")
legend("topleft",
legend=c("income","consumption"),lwd=2,lty=c(3,1),bty="n")
```

```
library("dynlm")
 cons lm1<-dynlm(consumption~dpi+L(dpi),data=USMacroG)
cons lm2<-dynlm(consumption~dpi+L(consumption),data=USMacroG)
summary(cons lm1)
summary(cons_lm2)
deviance(cons lm1)
deviance(cons Im2)
> summary(cons lml)
Time series regression with "ts" data:
Start = 1950(2), End = 2000(4)
Call:
dynlm(formula = consumption ~ dpi + L(dpi), data = USMacroG)
Residuals:
    Min
             10 Median
                                     Max
-190.02 -56.68
                 1.58 49.91 323.94
Coefficients:
             Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept) -81.07959 14.50814 -5.589 7.43e-08 ***
dpi
              0.89117
                       0.20625
                                   4.321 2.45e-05 ***
L(dpi)
              0.03091
                       0.20754
                                    0.149
                                             0.882
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
Residual standard error: 87.58 on 200 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.9964, Adjusted R-squared: 0.9964
F-statistic: 2.785e+04 on 2 and 200 DF, p-value: < 2.2e-16
```

```
> summary(cons lm2)
Time series regression with "ts" data:
Start = 1950(2), End = 2000(4)
Call:
dynlm(formula = consumption ~ dpi + L(consumption), data = USMacroG)
Residuals:
     Min
              10 Median
                                        Max
-101.303 -9.674
                   1.141 12.691
                                    45.322
Coefficients:
                Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept)
               0.535216
                        3.845170
                                    0.139
                                              0.889
              -0.004064 0.016626 -0.244
                                              0.807
dpi
L(consumption) 1.013111 0.018161 55.785 <2e-16 ***
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
Residual standard error: 21.52 on 200 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.9998, Adjusted R-squared: 0.9998
F-statistic: 4.627e+05 on 2 and 200 DF, p-value: < 2.2e-16
> deviance(cons lml)
[1] 1534001
> deviance(cons 1m2)
[1] 92644.15
```