

BAB III

IDENTIFIKASI VARIABEL MODERATOR KATEGORIK

3.1 Identifikasi Variabel Moderator

Misalkan X_1, X_2, \dots, X_k merupakan variabel prediktor dan Y merupakan variabel respon, serta terdapat n observasi. Model regresi linear berganda antara X_1, X_2, \dots, X_k dengan Y dapat ditulis sebagai berikut :

$$Y = \alpha + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \dots + \beta_k X_k + \varepsilon, \quad \varepsilon \sim NIID(0, \sigma^2)$$

Berdasarkan model tersebut, besarnya kekuatan hubungan antara X dan Y ditentukan oleh besarnya β , sehingga besarnya α tidak diperhatikan dalam model.

Berdasarkan Sharma *al.* (1981:297), langkah awal untuk mengidentifikasi apakah variabel Z merupakan variabel moderator atau bukan yaitu dengan membuat model regresi antara variabel Y dengan variabel X dan Z .

Perhatikan model regresi dimana variabel Z dilibatkan dalam model :

$$Y = \alpha + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \dots + \beta_k X_k + \beta_{k+1} Z + \beta_{k+2} X_1 Z + \beta_{k+3} X_2 Z + \dots + \beta_{2k+1} X_k Z + \varepsilon$$

Jika variabel Z dan atau interaksi antara X dan Z signifikan, maka Z merupakan variabel prediktor dan bukan merupakan variabel moderator. Dalam hal ini, analisis dilakukan seperti biasa. Disisi lain jika Z dan interaksinya dengan X tidak signifikan, maka model regresinya yaitu:

$$Y = \alpha + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \dots + \beta_k X_k + \varepsilon$$

Secara sepintas terlihat bahwa besarnya kekuatan hubungan antara X dan Y tidak dipengaruhi oleh Z . Akan tetapi, bisa jadi variabel Z tercakup dalam variabel galat. Oleh karena Z tercakup dalam variabel galat, maka secara tidak langsung Z akan mempengaruhi besarnya kekuatan hubungan antara X dan Y . Dalam arti, jika sampel dipartisi menjadi subgrup berdasarkan variabel Z , maka akan didapat taksiran dari $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k$ yang berbeda setiap subgrup. Jika taksiran dari $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k$ dalam setiap subgrup berbeda maka Z merupakan variabel moderator.

Pengujian untuk mengetahui taksiran dari $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k$ sama atau tidak untuk setiap subgrup dilakukan dengan menggunakan uji Chow.

3.2 Uji Chow untuk Menguji Kesamaan Koefisien Regresi dari Dua Model Regresi

Misalkan dari suatu populasi diambil sampel acak berukuran n . Selanjutnya akan dilihat bentuk hubungan antara variabel X_1, X_2, \dots, X_k dan Y yang dinyatakan dalam sebuah persamaan. Untuk melihat bentuk hubungan antara variabel X_1, X_2, \dots, X_k dan Y dapat digunakan analisis regresi linear berganda.

Model regresi untuk pengamatan di atas yaitu :

$$Y = \alpha + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \dots + \beta_k X_k + \varepsilon \quad (3.1)$$

Misalkan responden dalam populasi tersebut dapat dikelompokkan menjadi dua subgrup yang saling lepas berdasarkan variabel Z . Misalkan pada subgrup pertama terdapat n_1 pengamatan, sedangkan pada subgrup kedua terdapat n_2 pengamatan sehingga $n = n_1 + n_2$

Tabel 3.1 Pengamatan pada Model Regresi Linear Berganda

Subgrup	Pengamatan ke-	X_1	X_2	...	X_k	Y
1	1	X_{111}	X_{112}		X_{11k}	Y_{11}
	2	X_{121}	X_{122}		X_{12k}	Y_{12}
	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮
	n_1	X_{1n_11}	X_{1n_12}		X_{1n_1k}	Y_{1n_1}
2	1	X_{211}	X_{212}		X_{21k}	Y_{21}
	2	X_{221}	X_{222}		X_{22k}	Y_{22}
	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮

	n_2	X_{2n_21}	X_{2n_22}		X_{2n_2k}	Y_{2n_2}
--	-------	-------------	-------------	--	-------------	------------

Untuk subgrup pertama, misalkan didapatkan model regresi :

$$Y^{(1)} = \alpha + \beta_1 X_1^{(1)} + \beta_2 X_2^{(1)} + \dots + \beta_k X_k^{(1)} + \varepsilon^{(1)} \quad (3.2)$$

Untuk subgrup kedua, misalkan didapatkan model regresi :

$$Y^{(2)} = \alpha + \beta_1^* X_1^{(2)} + \beta_2^* X_2^{(2)} + \dots + \beta_k^* X_k^{(2)} + \varepsilon^{(2)} \quad (3.3)$$

Penaksiran dari $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k$ dan $\beta_1^*, \beta_2^*, \dots, \beta_k^*$ dilakukan dengan metode OLS.

Berdasarkan model (3.2) dan (3.3) akan diuji apakah koefisien regresi dari kedua model regresi tersebut sama atau tidak.

Dengan hipotesis sebagai berikut :

$$\begin{aligned} H_0: \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k &= \beta_1^*, \beta_2^*, \dots, \beta_k^* \\ H_1: \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k &\neq \beta_1^*, \beta_2^*, \dots, \beta_k^* \end{aligned} \quad (3.4)$$

Dari model persamaan (3.1) dapat dicari *Sum of Square Error (SSE)* dimana

$$SSE = \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2$$

Tabel ANAVA untuk model persamaan (3.1) adalah sebagai berikut :

Tabel 3.2 Anava untuk Data Gabungan Subgrup 1 dan Subgrup 2

Sumber Variasi	<i>Sum of Square</i>	Derajat Bebas	<i>Mean Square</i>	F_0
Regresi	SS_{Reg}	1	$MS_{Reg} = \frac{SS_{Reg}}{1}$	$\frac{MS_{Reg}}{MSE}$
Residual(Galat)	SS_E	$n - 2$	$MSE = \frac{SS_E}{n - 2}$	
Total	SS_T	$n - 1$		

Dari model regresi linear untuk subgrup 1 pada persamaan (3.2) dapat dicari SSE_1 , yaitu :

$$SSE_1 = \sum_{i=1}^n (Y_{1i} - \hat{Y}_{1i})^2$$

Tabel ANAVA untuk model persamaan (3.2) adalah sebagai berikut :

Tabel 3.3 Anava untuk Data Subgrup 1 dengan n_1 Pengamatan

Sumber Variasi	<i>Sum of Square</i>	Derajat Bebas	<i>Mean Square</i>	F_0
Regresi	SS_{Reg1}	1	$MS_{Reg1} = \frac{SS_{Reg1}}{1}$	$\frac{MS_{Reg1}}{MSE_1}$
Residual(Galat)	SS_{E1}	$n_1 - 2$	$MSE_1 = \frac{SS_{E1}}{n_1 - 2}$	
Total	SS_{T1}	$n_1 - 1$		

Dari model regresi linear untuk subgrup 2 pada persamaan (3.3) dapat dicari SSE_2 , yaitu :

$$SSE_2 = \sum_{i=1}^{n_2} (Y_{2i} - \hat{Y}_{2i})^2$$

Tabel ANAVA untuk model persamaan (3.3) adalah sebagai berikut :

Tabel 3.4 Anava untuk Data Subgrup 2 dengan n_2 Pengamatan

Sumber Variasi	<i>Sum of Square</i>	Derajat Bebas	<i>Mean Square</i>	F_0
Regresi	SS_{Reg2}	1	$MS_{Reg2} = \frac{SS_{Reg2}}{1}$	$\frac{MS_{Reg2}}{MSE_2}$
Residual(Galat)	SS_{E2}	$n_2 - 2$	$MSE_2 = \frac{SS_{E2}}{n_2 - 2}$	
Total	SS_{T2}	$n_2 - 1$		

$\frac{SSE}{\sigma^2} \sim \chi_{n-p}^2$, p = banyaknya parameter dalam model.

Misalkan parameter pada regresi linear berganda ada 4 buah, maka diperoleh hasil:

1. Untuk data gabungan subgrup 1 dan subgrup 2

$$\frac{SSE}{\sigma^2} \sim \chi_{n-4}^2 \quad (3.5)$$

Karena $n = n_1 + n_2$ maka $\frac{SSE}{\sigma^2} \sim \chi_{(n_1+n_2)-4}^2$ (3.6)

2. Untuk data subgrup 1

$$\frac{SSE_1}{\sigma^2} \sim \chi_{n_1-4}^2 \quad (3.7)$$

3. Untuk data subgrup 2

$$\frac{SSE_2}{\sigma^2} \sim \chi_{n_2-4}^2 \quad (3.8)$$

Berdasarkan sifat 1 pada subbab 2.5 maka,

$$\begin{aligned} \frac{SSE_1}{\sigma^2} + \frac{SSE_2}{\sigma^2} &= \frac{SSE_1 + SSE_2}{\sigma^2} \sim \chi_{(n_1-4)+(n_2-4)}^2 \\ \frac{(SSE_1 + SSE_2)}{\sigma^2} &\sim \chi_{n_1+n_2-8}^2 \end{aligned} \quad (3.9)$$

Berdasarkan sifat 2 pada subbab 2.5 maka,

$$\begin{aligned} \frac{SSE}{\sigma^2} - \frac{SSE_1 + SSE_2}{\sigma^2} &= \frac{SSE - SSE_1 - SSE_2}{\sigma^2} \sim \chi_{(n_1+n_2-4)-(n_1+n_2-8)}^2 \\ \frac{SSE - (SSE_1 + SSE_2)}{\sigma^2} &\sim \chi_4^2 \end{aligned} \quad (3.10)$$

Dengan demikian, diperoleh statistik uji untuk pengujian hipotesis pada persamaan (3.4) adalah :

$$F = \frac{(SSE - (SSE_1 + SSE_2)) / 4}{(SSE_1 + SSE_2) / (n_1 + n_2 - 8)} \sim F_{4, n_1 + n_2 - 8} \quad (3.11)$$

Dari persamaan (3.4) jika $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k = \beta_1^*, \beta_2^*, \dots, \beta_k^* = \beta$ diperoleh :

$$SSE = \sum_{j=1}^{n_i} \sum_{i=1}^2 (Y_{ij} - \hat{Y}_{ij})^2$$

$$\begin{aligned}
&= \sum_{j=1}^{n_1} (Y_{1j} - \hat{Y}_{1j})^2 + \sum_{j=1}^{n_2} (Y_{2j} - \hat{Y}_{2j})^2 \\
&= \sum_{j=1}^{n_1} (Y_{1j} - X_{1j}\hat{\beta})^2 + \sum_{j=1}^{n_2} (Y_{2j} - X_{2j}\hat{\beta})^2 \\
&= SSE_1 + SSE_2
\end{aligned}$$

Di sisi lain, jika $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k \neq \beta_1^*, \beta_2^*, \dots, \beta_k^*$ maka $SSE > SSE_1 + SSE_2$ semakin besar selisih antara $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k$ dan $\beta_1^*, \beta_2^*, \dots, \beta_k^*$ maka $SSE - (SSE_1 + SSE_2)$ akan semakin besar, begitu juga dengan nilai F akan semakin besar. Maka untuk menguji $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k = \beta_1^*, \beta_2^*, \dots, \beta_k^*$ dapat digunakan statistik uji di atas.

Penolakan H_0 mengimplikasikan bahwa $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k \neq \beta_1^*, \beta_2^*, \dots, \beta_k^*$, artinya model regresi linear berganda untuk kedua subgrup dari z tidak berbeda, maka z bukan merupakan variabel moderator.

Jika z bukan merupakan variabel moderator, analisis regresi linear berganda dapat dilakukan seperti biasa. Tetapi jika z merupakan variabel moderator maka analisis regresi linear berganda dilakukan secara terpisah untuk setiap kategori.