

## Interpretaciones

$$\text{mod 1: } \text{mpg} = \beta_0 + \beta_1 \text{cyl}_6 + \beta_2 \text{cyl}_8 + \beta_3 \text{wt}$$

$\beta_0$ : sería el promedio en millas por galón para un auto con 4 cilindros que no pesa nada (No tiene sentido)

$\beta_1$ : sería el cambio en el promedio en millas por galón para un auto con 6 cilindros respecto a uno de 4 cilindros que pesen lo mismo.

$$\begin{aligned} (4 \text{ cyl}) \text{ mpg}^{(1)} &= \beta_0 + \beta_3 \text{wt} \quad (1) \\ (6 \text{ cyl}) \text{ mpg}^{(2)} &= \beta_0 + \beta_1 + \beta_3 \text{wt} \quad (2) \end{aligned} \quad (2) - (1) \Rightarrow \text{mpg}^{(2)} - \text{mpg}^{(1)} = \beta_1$$

$\beta_2$ : análogo a  $\beta_1$  pero con 8 cilindros.

$\beta_3$ : Cambio promedio en mpg cuando se aumenta el peso del auto en 1 tonelada.

## Con interacción:

$$\text{mpg} = \beta_0 + \beta_1 \text{cyl}_6 + \beta_2 \text{cyl}_8 + \beta_3 \text{wt} + \beta_4 \text{wt} \text{cyl}_6 + \beta_5 \text{wt} \text{cyl}_8$$

$\beta_0$ : No tiene sentido interpretarlo

$\beta_2$ : es análogo al modelo sin interacción pero con  $\text{wt} = 0$   
(No tiene sentido)

$$\begin{aligned} (\text{cyl}_6) \text{ mpg}^{(1)} &= \beta_0 + \beta_3 \text{wt} \\ (\text{cyl}_8) \text{ mpg}^{(2)} &= \beta_0 + \beta_2 + \beta_3 \text{wt} + \beta_5 \text{wt} \end{aligned} \quad \text{mpg}^{(2)} - \text{mpg}^{(1)} = \beta_2 + \beta_5 \text{wt}$$

$\beta_3$ : es la tasa de cambio en el mpg promedio para autos con 4 cilindros.

$\beta_5$

$$(y|4, wt) \quad mpg^{(1)} = \beta_0 + \beta_3 wt$$

$$(y|8, wt+1) \quad mpg^{(2)} = \beta_0 + \beta_2 + (\beta_3 + \beta_5)(wt+1)$$

$$mpg^{(2)} - mpg^{(1)} = \beta_2 + \beta_3 + \beta_5(wt+1) \quad (i?)$$

$$(y|4) \quad mpg^{(1)} = \beta_0 + \beta_3 wt$$

$$(y|8) \quad mpg^{(2)} = \beta_0 + \beta_2 + (\beta_3 + \beta_5) wt$$

$$mpg^{(2)} - mpg^{(1)} = \beta_2 + \beta_5 wt \quad (i?)$$

La interpretación es muy difícil en los términos de interacción.

3)

	k	R_sq	adj_R_sq	SSE	Cp	Variables_in_model
1	1	0.677	0.669	109513013	20.830	peri
2	1	0.157	0.139	285283187	124.882	perm
3	1	0.033	0.012	327309336	149.761	shape
4	2	0.774	0.764	76348142	3.197	peri perm
5	2	0.714	0.701	96883762	15.353	peri shape
6	2	0.159	0.122	284550132	126.448	shape perm
7	3	0.780	0.765	74326644	4.000	peri shape perm

Forward  $y = \beta_0 + \epsilon_i$  (modelo naive)

Hay que hallar  $\beta_j^{(n)}$  tal que  $SSR(\beta_j^{(n)} | \beta_0)$  sea el más grande.

$$SSR(\beta_J^{(n)} | \beta_0) = SSE(\beta_0) - SSE(\beta_J^{(n)}, \beta_0)$$

Supongamos que  $SSR(\beta_{J_i}^{(n)} | \beta_0)$  están ordenados

$$\cancel{SSE(\beta_0)} - \underbrace{SSE(\beta_{J_1}^{(n)}, \beta_0)} > \cancel{SSE(\beta_0)} - \underbrace{SSE(\beta_{J_n}^{(n)}, \beta_0)}$$

Solo quedo con  $SSE(\beta_{J_i}^{(n)}, \beta_0)$

$$\underbrace{SSE(\beta_{J_1}^{(n)}, \beta_0)} < \dots < SSE(\beta_{J_n}^{(n)}, \beta_0)$$

Es el más pequeño el menor

i) El candidato es peri

$$Y = \beta_0 + \beta_1 \text{peri} + \epsilon_i \quad (\text{Modelo 1})$$

338543101  $\rightarrow$  SSE modelo vacío

$$\frac{SSE(\text{Vacio}) - SSE(\text{Modelo 1})}{MSE(\text{Modelo 1})} = \frac{338543101 - 109513013}{2380718} = 96.202 = F_0$$

Se compara  $F_0$  con  $F_{0.05, 1, 46}$  no voy a rechazar (peri entra)

ii) Candidata a entrar es perm

$$Y = \beta_0 + \beta_1 \text{peri} + \beta_2 \text{perm} + \epsilon_i \quad (\text{Modelo 2})$$

$$F_0 = \frac{SSE(\text{Modelo 1}) - SSE(\text{Modelo 2})}{MSE(\text{Modelo 2})} = \frac{109513013 - 76348142}{1696625} = 19.548$$

Se compara  $F_0$  con  $\underbrace{F_{0.05, 1, 45}}_{4.05}$  y perm entra

iii) La candidata es la variable restante

$$Y = \beta_0 + \beta_1 \text{peri} + \beta_2 \text{perm} + \beta_3 \text{shape} + \epsilon_i \quad (\text{modelo 3})$$

$$F_0 = \frac{SSE(\text{modelo 2}) - SSE(\text{modelo 3})}{MSE(\text{modelo 3})} = \frac{76348142 - 74326644}{1689242} = 1.1967$$

Se compara  $F_0$  con  $F_{0.05, 1, 48-4}$  no se rechaza  $H_0$   
4.66 (shape no entra)

Modelo final es el modelo 2.

Backward

$$Y = \beta_0 + \beta_1 \text{peri} + \beta_2 \text{perm} + \beta_3 \text{shape} \quad (\text{modelo 3})$$

Buscamos quitar  $\beta_j$  tal que  $SSR(\beta_j | \text{resto})$  sea mínimo

$$SSR(\beta_j | \text{resto}) = SSE(\text{sin } \beta_j) - SSE(\text{completo})$$

Vamos a organizar

$$SSE(\underbrace{\beta_j}_{\text{sin}}^{\text{min}}) - SSE(\text{completo}) < \dots < SSE(\underbrace{\beta_j}_{\text{sin}}^{\text{max}}) - SSE(\text{completo})$$

Hay que buscar el SSE más pequeño

$$\text{El modelo tentativo es } Y = \beta_0 + \beta_1 \text{peri} + \beta_2 \text{perm} + \epsilon_i \quad (\text{modelo 2})$$

$$F_0 = \frac{SSE(\text{modelo 2}) - SSE(\text{modelo 3})}{MSE(\text{modelo 3})} = \frac{76348142 - 74326644}{1689242} = 1.1967$$

No se rechaza  $H_0$  y se quita shape.

ii) El modelo a considerar es  
 $Y = \beta_0 + \beta_1 \text{peri} + \varepsilon_i$  (modelo 1)

$$F_0 = \frac{SSE(\text{modelo 1}) - SSE(\text{modelo 2})}{MSE(\text{modelo 2})} = \frac{109513013 - 76348142}{1696625} = 19.548$$

Se rechaza  $H_0$ , o decir  $\beta_2 \neq 0$  dado que está  $\beta_1$

El modelo final es el modelo 2. a unativ

Forward, Stepwise: Para si  $\beta_j$  tentativo no es significativo  
 Backward: Para si  $\beta_j$  tentativo es significativo

a quitar