Trabajo 1

Estudiantes

David Leon Ruiz Herrera Luisa Camila Rios Ramirez Cristhian Gallego Avila

Equipo 63

Docente

Javier Armando Lozano

Asignatura

Estadística II



Sede Medellín 05 de octubre de 2023

${\rm \acute{I}ndice}$

1.	Pre	gunta 1	4
	1.1.	Modelo de regresión	4
	1.2.	Significancia de la regresión	4
	1.3.	Significancia de los parámetros	5
	1.4.	Interpretación de los parámetros	5
	1.5.	Coeficiente de determinación múltiple \mathbb{R}^2	6
2.	Pre	gunta 2	6
	2.1.	Planteamiento pruebas de hipótesis y modelo reducido	6
	2.2.	Estadístico de prueba y conclusión	6
3.	Pre	gunta 3	7
	3.1.	Prueba de hipótesis y prueba de hipótesis matricial	7
	3.2.	Estadístico de prueba	7
4.	Pre	gunta 4	8
	4.1.	Supuestos del modelo	8
		4.1.1. Normalidad de los residuales	8
		4.1.2. Varianza constante	9
	4.2.	Verificación de las observaciones	10
		4.2.1. Datos atípicos	10
		4.2.2. Puntos de balanceo	11
		4.2.3. Puntos influenciales	12
	4.3	Conclusión	13

Índice de figuras $\,$

1.	Gráfico cuantil-cuantil y normalidad de residuales	8
2.	Gráfico residuales estudentizados vs valores ajustados	9
3.	Identificación de datos atípicos	10
4.	Identificación de puntos de balanceo	11
5.	Criterio distancias de Cook para puntos influenciales	12
6.	Criterio Dffits para puntos influenciales	13
Índio	ce de cuadros	
1.	Valores de los coeficientes	4
2.	Tabla ANOVA para el modelo	5
3.	Tabla de los coeficientes	5
4.	Resumen tabla de todas las regresiones	6

1. Pregunta 1

190+

Teniendo en cuenta la base de datos del Equipo63, en la cual hay 5 variables regresoras definidas como:

Y: Riesgo de infección [%] X_1 : Duración de la estadía [días] X_2 : Rutina de cultivos [por cada 100] X_3 : Número de camas X_4 : Censo promedio diario X_5 : Número de enfermeras

Entonces, se plantea el siguiente modelo de regresión lineal múltiple(RLM):

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{1i} + \beta_2 X_{2i} + \beta_3 X_{3i} + \beta_4 X_{4i} + \beta_5 X_{5i} + \varepsilon_i;$$

donde

$$\varepsilon_i \stackrel{idd}{\sim} N(0, \sigma^2) \quad 1 \le i \le 54$$

1.1. Modelo de regresión

Al ajustar el modelo planteado según los datos, se obtiene la siguiente tabla de coeficientes

Cuadro 1: Valores de los coeficientes

	Valor del parametro
β_0	1.8165
β_1	0.1914
β_2	-0.0185
β_3	0.0596
β_4	0.0022
β_5	0.0018

30+

Por ende, el modelo de regresión ajustado es:

$$\hat{Y}_i = 1.8165 + 0.1914X_{1i} - 0.0185X_{2i} + 0.0596X_{3i} + 0.0022X_{4i} + 0.0018X_{5i}$$

donde:

1.2. Significancia de la regresión

Para analizar la significancia de la regresión, se plantea el siguiente juego de hipótesis:

$$\begin{cases} H_0: \beta_1=\beta_2=\beta_3=\beta_4=\beta_5=0\\ H_a: \text{Algún }\beta_j \text{ distinto de 0 para j=1, 2,..., 5} \end{cases}$$

Cuyo estadístico de prueba es:

$$F_0 = \frac{MSR}{MSE} \stackrel{H_0}{\sim} f_{5,48} \tag{1}$$

Además, sea esta la tabla ANOVA:

Cuadro 2: Tabla ANOVA para el modelo

	Sumas de cuadrados	grados de libertad	Cuadrado medio	F_0	P-valor
Regresión	47.9174	5	9.58347	12.5994	7.81137e-08
Error	36.5102	48	0.76063		

De la tabla Anova, se observa que bajo un nivel de significacia del 5 %, valor p < α , por lo que se rechaza la hipótesis nula en la que $\beta_j = 0$ con $1 \le j \le 5$, entonces al menos un parametro del modelo de regresión mútiple es diferente de 0, es decir, la regresión es estadísticamente significativa.

1.3. Significancia de los parámetros

Primero observemos el juego de hipotesis para la prueba individual de la significancia de los parametros.

$$\begin{cases} H_0: \beta_j = 0 \\ H_a: \beta_j \neq 0 \text{ con } 0 \leqslant j \leqslant 5 \end{cases}$$

En el siguiente cuadro se presenta la Tabla de coeficientes, la cual permitirá, entre otras cosas, determinar cuáles de los parametros son significativos en nuestro modelo:

Cuadro 3: Tabla de los coeficientes

	Estimate	Std.error	T_{0j}	Valor P
β_0	1.8165	1.8257	0.9949	0.3248
β_1	0.1914	0.0788	2.4283	0.0190
β_2	-0.0185	0.0340	-0.5437	0.5892
β_3	0.0596	0.0148	4.0278	0.0002
β_4	0.0022	0.0077	0.2815	0.7795
β_5	0.0018	0.0008	2.2952	0.0261

Los respectivos valores P nos permiten concluir que con un nivel de significancia de $\alpha = 0.05$, los parámetros β_1 β_3 y β_5 son significativos, pues sus P-valores son menores a α , por lo que se rechaza H_0 .

1.4. Interpretación de los parámetros

Importante mencionar que β_0 no tiene interpretación pues no hay una coordenada

$$(X_{1i}, X_{2i}, X_{3i}, X_{4i}, X_{5i}) = (0, 0, 0, 0, 0)$$

3p+

Cot

 $\hat{\beta}_1$:=0.1914 indica que por cada cantidad de aumento de la duración de la estadía [días], el promedio del resultado en la prueba de riesgo de infección aumenta en 0.1914 unidades, cuando las demas variables predictoras se mantienen fijas.

 $\hat{\beta}_3$:=0.0596 indica que por cada cantidad de aumento en el número de camas, el promedio del resultado en la prueba de riesgo de infección aumenta en 0.0596 unidades, cuando las demas variables predictoras se mantienen fijas.

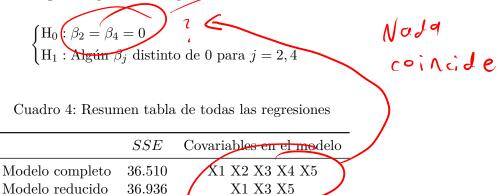
 $\hat{\beta}_5$:=0.0018 indica que por cada cantidad de aumento en el número de enfermeras, el promedio del resultado en la prueba de riesgo de infección aumenta en 0.0018 unidades, cuando las demas variables predictoras se mantienen fijas.

1.5. Coeficiente de determinación múltiple R^2

El modelo tiene un $R^2=0,5675$, se interpreta que el 56.75% de la variabilidad total en los resultados del porcentaje de riesgo de infección es explicada por el modelo de regresión múltiple propuesto, es decir, nos indica una poca asociación lineal, pero esto no quiere decir que no se garantice los supuestos básicos del modelo, que se comprabarán más adelante.

2.1. Planteamiento pruebas de hipótesis y modelo reducido

Las variables regresoras con los valores P más alto en el modelo fueron X_1, X_3, X_5 (Para este juego de hipótesis B_0 no es tomado en cuenta), por lo tanto a través de la tabla de todas las regresiones posibles se pretende hacer la siguiente prueba de hipótesis:



Luego un modelo reducido para la prueba de significancia del subconjunto es:

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{1i} + \beta_3 X_{3i} + \beta_5 X_{5i} + \varepsilon; \ \varepsilon_i \stackrel{\text{iid}}{\sim} N(0, \sigma^2); \ 1 \leqslant i \leqslant 54$$

2.2. Estadístico de prueba y conclusión

Se construye el estadístico de prueba como:

$$F_{0} = \frac{(SSE(\beta_{0}, \beta_{1}, \beta_{3}, \beta_{5}) - SSE(\beta_{0}, \beta_{1}, \beta_{2}, \beta_{3}, \beta_{4}, \beta_{5}))/3}{MSE(\beta_{0}, \beta_{1}, \beta_{2}, \beta_{3}, \beta_{4}, \beta_{5})} \stackrel{H_{0}}{\sim} F_{2,48}$$

$$= \frac{(36.936 - 36.510)/2}{0.76063}$$

$$= 0,2800$$

$$S_{1} \qquad F_{0} \qquad$$

Ahora, comparando el F_0 con $f_{0.95,2,48} = 3.1907$, se puede ver que $F_0 < f_{0.95,2,48}$

Por lo tanto, no se rechaza H_0 , es decir que las variables: Rutina de cultivos [por cada 100] y Censo promedio diario.

3. Pregunta 3 3p+

3.1. Prueba de hipótesis y prueba de hipótesis matricial

Se hace la pregunta si las variables predictoras X_2 y X_4 son colineales y las variables predictoras X_1 y X_3 presentan colinealidad en el modelo. por consiguiente se plantea la siguiente prueba de hipótesis:

$$\begin{cases} H_0: \beta_2=\beta_4 \ , \ \beta_1=\beta_3 \\ H_1: Al \ menos \ una \ de \ las \ igualdades \ no \ se \ cumple \end{cases}$$

lo que es equivalente a lo siguiente:

$$\begin{cases} H_0: \beta_2-\beta_4=0, \ \beta_1-\beta_3=0\\ H_1: Al\ menos\ una\ de\ las\ igualdades\ no\ se\ cumple \end{cases}$$

reescribiendo matricialmente:

$$\begin{cases} H_0 : \mathbf{L}\underline{\beta} = \mathbf{0} \\ H_1 : \mathbf{L}\beta \neq \mathbf{0} \end{cases}$$

Con \mathbf{L} dada por

El modelo reducido está dado por:

$$Y_{i} = \beta_{o} + \beta_{1} X_{1i}^{*} + \beta_{2} X_{2,i}^{*} + \beta_{5} X_{5,i} + \varepsilon_{i} , \quad \varepsilon_{i} \stackrel{\text{iid}}{\sim} N(0, \sigma^{2}) \quad 1 \leqslant i \leqslant 54$$

$$\text{Donde} X_{1i}^{*} = X_{1i} + X_{3i} \text{ y } X_{2i}^{*} = 3X_{2i} + X_{4i} \qquad \text{heavy} \qquad \text{h$$

3.2. Estadístico de prueba

El estadístico de prueba F_0 está dado por:

está dado por:
$$F_0 = \frac{(SSE(MF) - SSE(MF))/2}{MSE(MF)} \stackrel{H_0}{\sim} f_{2,48} \tag{3}$$

4. Pregunta 4

16pt

4.1. Supuestos del modelo

4.1.1. Normalidad de los residuales

Para la validación de este supuesto, se planteará la siguiente prueba de hipótesis shapiro-wilk, acompañada de un gráfico cuantil-cuantil:

$$\begin{cases} \mathbf{H}_0 : \varepsilon_i \sim \text{Normal} \\ \mathbf{H}_1 : \varepsilon_i \nsim \text{Normal} \end{cases}$$

Normal Q-Q Plot of Residuals

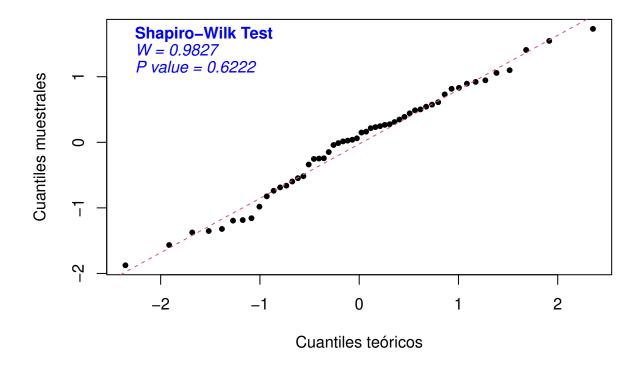


Figura 1: Gráfico cuantil-cuantil y normalidad de residuales

Apt

Al ser el P-valor aproximadamente igual a 0.6222 y teniendo en cuenta que el nivel de significancia $\alpha=0.05$, el P-valor es mayor y por lo tanto, no se rechazaría la hipótesis nula, es decir que los datos distribuyen normal, aunque hay desviaciones en los dos extremos, pues hay varios datos alejados de la linea roja, por lo que se identifican como posibles datos atípicos, de balanceo o de influencia.

Ahora se validará si la varianza cumple con el supuesto de ser constante.

4.1.2. Varianza constante

Residuales Estudentizados vs Valores Ajustados

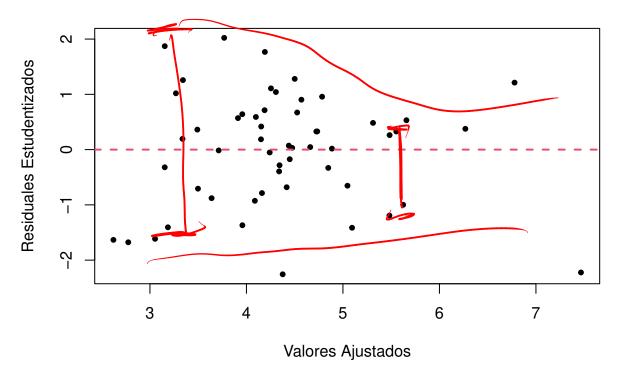


Figura 2: Gráfico residuales estudentizados vs valores ajustados

con restud.

En el gráfico de residuales estudentizados vs valores ajustados se puede observarla mayoría de los datos entre los dos primeros tercios, especialmente en la primera mitad del gráfico, que el supuesto de varianza constante se cumple y que además se organizan alrededor del 9. En general, el supuesto se cumple pero vale mencionar de que en último tercio hay presencia de algunos datos que puedan afectar este supuesto dado que se encuentran alejados de los demás, y como mencionamos en la prueba de normalidad anterior, son posibles valores extremos.

habit pation de deceimiento

J bt

4.2. Verificación de las observaciones

4.2.1. Datos atípicos

Residuales estudentizados

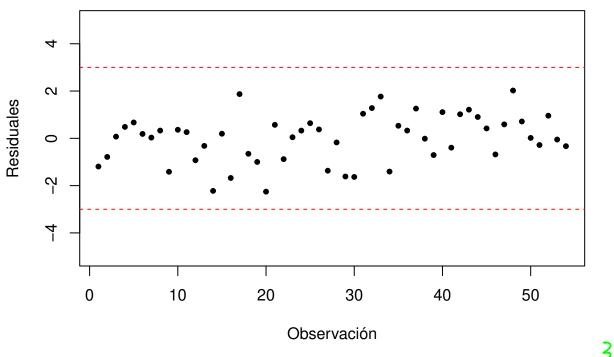


Figura 3: Identificación de datos atípicos

Como se puede observar en la gráfica de dispersión anterior, no hay datos atípicos en el modelo, ya que ninguno de los datos se encuentra por fuera del rango (-3,3), es decir que no cumplen que $|r_i| > 3$.

304

4.2.2. Puntos de balanceo



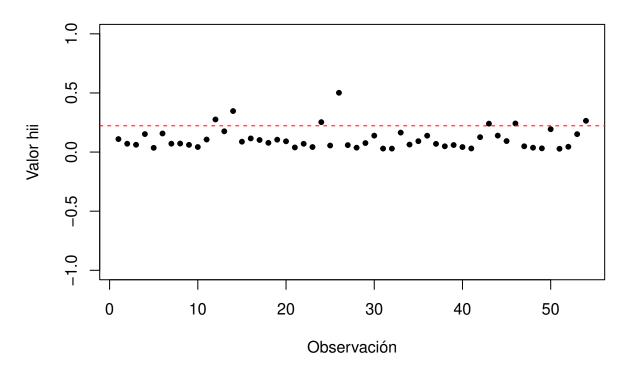


Figura 4: Identificación de puntos de balanceo

	1
	hii
12	0.2757
14	0.3470
24	0.2531
26	0.5017
43	0.2405
46	0.2419
54	0.2646

Al observar la gráfica de observaciones vs valores h_{ii} , donde la línea punteada roja representa el valor $h_{ii} = 2\frac{p}{n}$, es decir $h_{ii} = 0.222$, se reconocen 7 puntos de balanceo bajo el criterio que su respectivo $h_{ii} > 0.222$, los cuales están presentados en la tabla.

Croson...]

4.2.3. Puntos influenciales

Gráfica de distancias de Cook

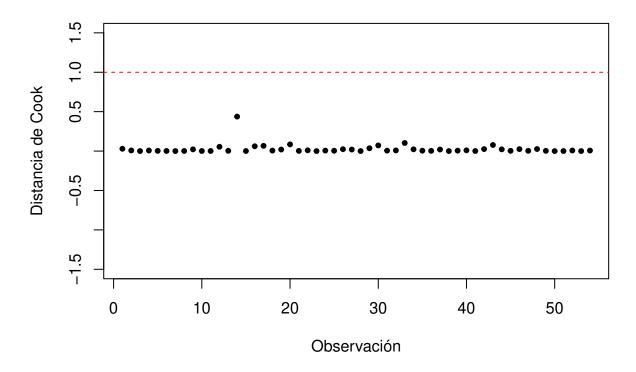


Figura 5: Criterio distancias de Cook para puntos influenciales

Gráfica de observaciones vs Dffits

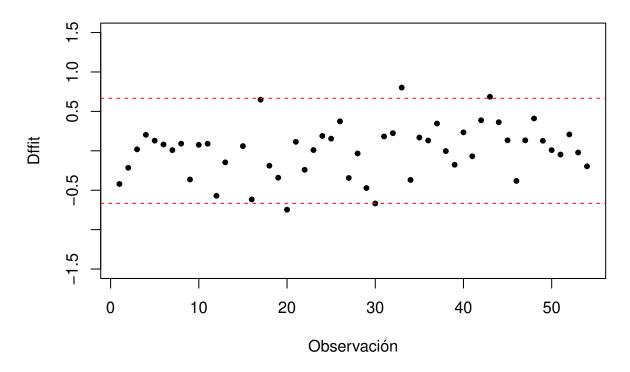
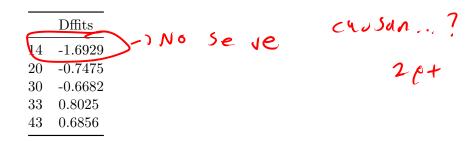


Figura 6: Criterio Dffits para puntos influenciales



Como se puede ver,
las observaciones {14, 20, 30, 33, 43} son puntos influenciales según el criterio de D
ffits, pues si $|D_{ffit}| > 2\sqrt{\frac{6}{54}}$, es un punto influencial, lo cual puede verse representado en la tabla. Cabe destacar también que con el criterio de distancias de Cook, en el cual para cualquier punto cuya $D_i > 1$, es un punto influencial, ninguno de los datos cumple con serlo.

4.3. Conclusión



En conclusión, respecto a la validez del modelo podemos decir que es valido dado que se cumplen los supuestos los cuales se les planteó una prueba de hipotesis, como lo son el normalidad, y varianza constante igual a σ^2