

Rcommander

MODELADO DE DATOS CUANTITATIVOS

R COMMANDER

Interfaz gráfica de usuario para el lenguaje de programación R

CONFIRMAR O NEGAR LA HIPÓTESIS ALTERNATIVA

Surge de la pregunta de investigación y tiene por objetivo contrastar mediante un modelo lógico matemático la relación entre variables (cuantitativas o cualitativas cuantificadas dummy)



ROC Curve 1.0 0.8 Sensitivity 0.2 0.0 0.2 0.6 0.8 1.0 0.4 1 - Specificity

Diagonal segments are produced by ties.

Modelización en R

01

Regresión lineal o no lineal: logística

02

Modelos de ANOVA

03

Simulación de Monte Carlo 04

Análisis de series de tiempo

05

Simulaciones de eventos discretos

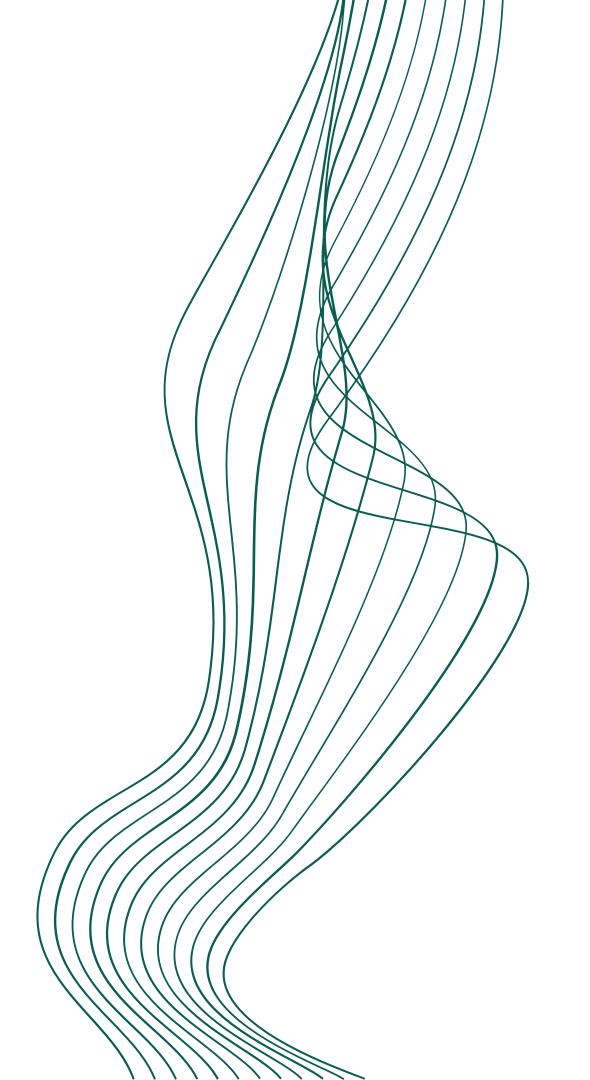
Modelización en R commander

PREGUNTA DE INVESTIGACIÓN

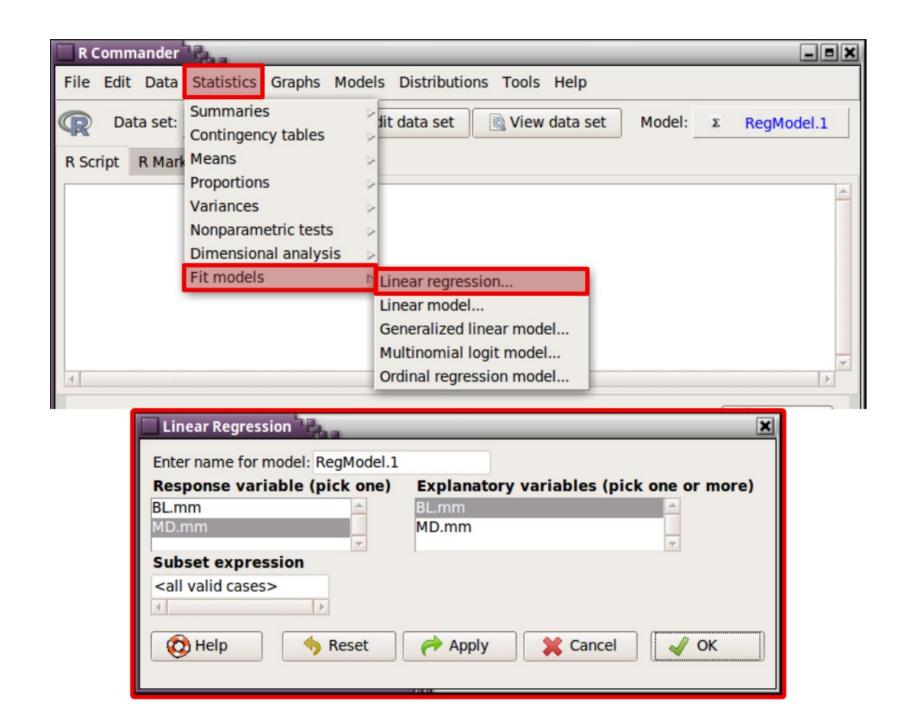
El tipo de base de datos y su hipótesis determina la modelización y visualización de los mismos

Depende del tipo de variable (cuantitativa o cualitativa) implica una medidas de tendencia central Media, desviación estándar e IC al 95% con histogramas o boxplots

Pruebas de determinación de la hipótesis (chicuadrado o T-student) y módelos más complejos como regresión logística



Modelización de los datos



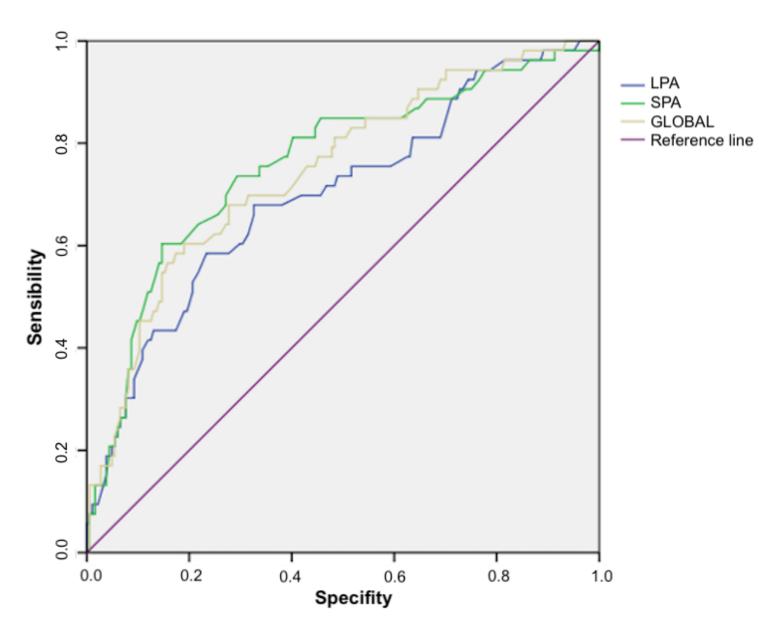
Es imprescendible entender cómo están organizados los datos



LOS MODELOS MÁS IMPLEMENTADOS EN CIENCIAS SOCIALES Y BIOSANITARIAS SE CENTRAN EN REGRESIÓN LOGISTICA Y REGRESIÓN LINEAL MULTIPLE

R commander

Regresión logística



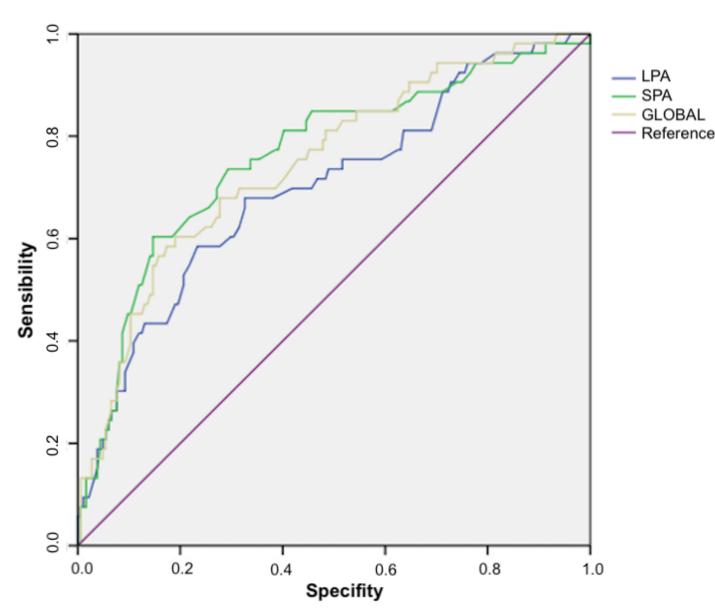
Curva ROC: visualización del modelo

Utilizado para analizar datos binarios, es decir, datos que solo pueden tener dos posibles valores (0 o 1)
Se tiene que evaluar la variable dependiente. Ejemplo SI o No riesgo



ESTE TIPO DE MODELO SE UTILIZA COMÚNMENTE EN ESTUDIOS DE SALUD PARA EVALUAR LA ASOCIACIÓN ENTRE UNA VARIABLE DE INTERÉS Y UN RESULTADO BINARIO, COMO LA PRESENCIA O AUSENCIA DE UNA ENFERMEDAD

Consideraciones



Curva ROC: visualización del modelo

Es importante tener en cuenta que antes de ajustar un modelo de regresión logística, se deben cumplir ciertas condiciones



ES RECOMENDABLE REALIZAR PRUEBAS DE BONDAD DE AJUSTE Y VALIDACIÓN CRUZADA PARA EVALUAR LA CAPACIDAD PREDICTIVA DEL MODELO.

Pasos en Ryanálisis

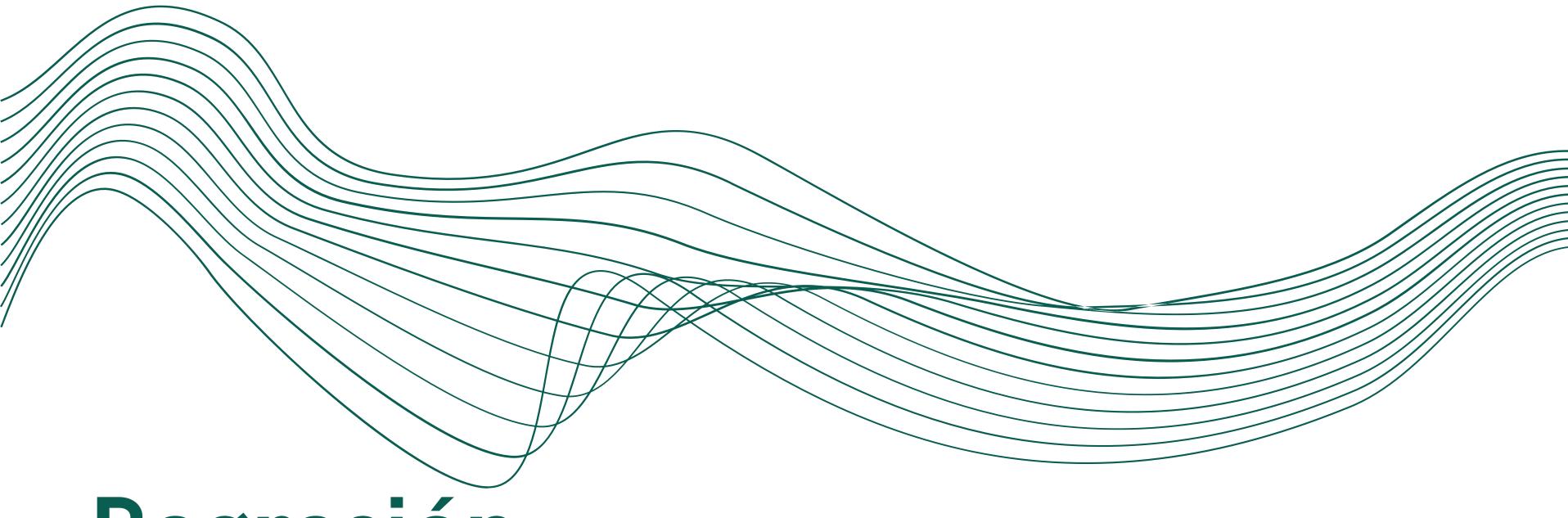
Variables en la equación

								I.C. 95,0% para EXP(B)	
		В	E.T.	Wald	gl	Sig.	Exp(8)	Inferior	Superior
Paso	CAFE	-,893	1,304	,283	1	,595	,500	,039	6,439
1	MEDI0	1,609	,856	3,532	1	,060	5,000	,933	26,785
	CAFE by MEDIO	1,451	1,390	1,090	1	,296	4,267	,280	65,010
	Constante	-1,609	,775	4,317	1	,038	,200		

a. Variable(s) introducida(s) en el paso 1: CAFE, MEDIO, CAFE * MEDIO.

Es necesario ajustar los datos que dan fallo en el modelo. Identificando los factores clave según el valor significativo

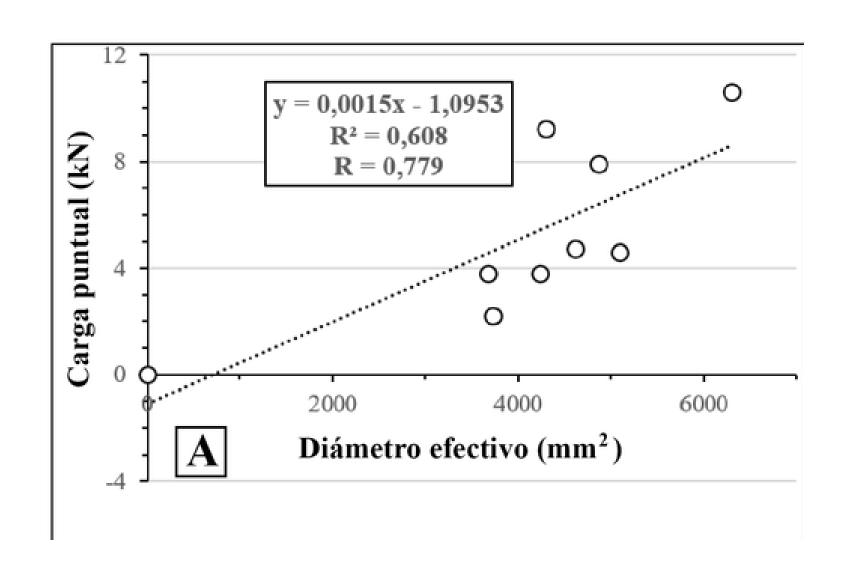
- 1. Abra R Commander y cargue los datos que desea analizar. Puede hacer esto utilizando la opción "Datos" en el menú principal de R Commander.
- 2. Seleccione "Modelos lineales y generalizados" en el menú "Estadísticas" y luego seleccione "Modelo de regresión logística".
- 3. En el cuadro de diálogo que aparece, seleccione la variable dependiente (es decir, el resultado binario que desea predecir) y las variables independientes (es decir, las variables que se utilizarán para predecir el resultado).
- 4. Haga clic en "Aceptar" y R Commander ajustará automáticamente el modelo de regresión logística y mostrará los resultados en una ventana separada.
- 5. Analice los resultados del modelo, incluyendo los coeficientes de la regresión logística, los valores de la prueba de Wald y los intervalos de confianza.



Regresión lineal multiple

- Evaluar la relación entre una variable dependiente y dos o más variables independientes.
- Este tipo de análisis es común en muchos campos, incluyendo la investigación médica y de salud pública

Consideraciones



Es importante tener en cuenta que antes de ajustar un modelo de regresión logística, se deben cumplir ciertas condiciones



LA LINEALIDAD ENTRE LAS VARIABLES, LA INDEPENDENCIA ENTRE LAS OBSERVACIONES, LA HOMOGENEIDAD DE VARIANZA Y LA NORMALIDAD DE LOS ERRORES

Pasos en Ryanálisis

Resumen del modelo

Modelo	R	R cuadrado	R cuadrado ajustado	Error estándar de la estimación	
1	,765ª	,585	,481	43,64452	

a. Predictores: (Constante), VAR00001

ANOVA^a

Modelo		Suma de cuadrados gl		Media cuadrática	F	Sig.	
1	Regresión	10747,456	1	10747,456	5,642	,076 ^b	
	Residuo	7619,378	4	1904,844	987		
	Total	18366,833	5				

a. Variable dependiente: VAR00002

b. Predictores: (Constante), VAR00001

Coeficientes

		Coeficientes no estandarizados		Coeficientes estandarizad os			95,0% intervalo de confianza para B	
Modelo		USB 100 100 100 100 100 100 100 100 100 10	Error estándar	Beta	t	Sig.	Límite inferior	Límite superior
1	(Constante)	-7,061	38,560	3	-,183	,864	-114,121	99,999
	VAR00001	7,615	3,206	,765	2,375	,076	-1,286	16,516

a. Variable dependiente: VAR00002

Es necesario ajustar los datos que dan fallo en el modelo. Identificando los factores clave según el valor significativo

- Abra R Commander y cargue los datos que desea analizar. Puede hacer esto utilizando la opción "Datos" en el menú principal de R Commander.
- 2. Seleccione "Modelos lineales y generalizados" en el menú "Estadísticas" y luego seleccione "Modelo de regresión lineal".
- En el cuadro de diálogo que aparece, seleccione la variable dependiente (es decir, la variable que desea predecir) y las variables independientes (es decir, las variables que se utilizarán para predecir la variable dependiente).
- 4. Haga clic en "Aceptar" y R Commander ajustará automáticamente el modelo de regresión lineal múltiple y mostrará los resultados en una ventana separada.
- 5. Analice los resultados del modelo, incluyendo los coeficientes de regresión, la estadística F y los valores p.

Consideraciones de los modelos

IDEPENDIENTEMENTE DE LA HERRAMIENTA



MODELO LÓGICO MATEMÁTICO

Es importante seguir las mejores prácticas estadísticas y validar el modelo para garantizar resultados precisos y confiables.

Es imprescindible ejecutar y validar el modelo utilizando datos de validación, independientes a los usados para obtener el modelo.