# Regresión Lineal Múltiple con StatGraphics Centurion XVI

### Objetivo

Estudiar relación entre una variable cuantitativa y un conjunto de variables predictoras cuantitativas.

$$Y = \alpha_0 + \alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + \dots + \alpha_k x_k + \varepsilon$$

### Hipótesis del modelo

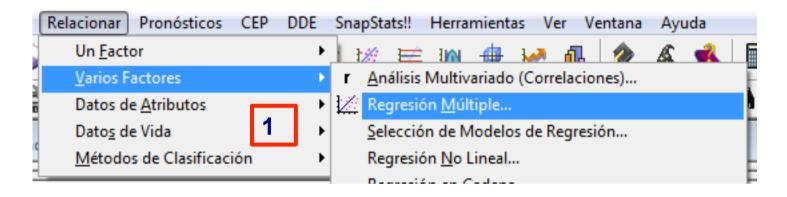
- **1. Normalidad:** los errores tienen una distribución Normal  $(e_i \sim N(0; \sigma^2))$
- **2.** Linealidad: Le esperanza de los errores es cero  $(E(e_i)=0)$
- 3. Homocedasticidad: La varianza de los errores son iguales
- 4. Independencia: los errores son independientes

### Requisitos adicionales de la regresión múltiple

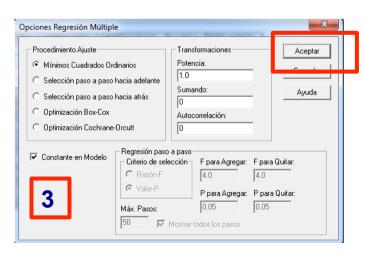
- 1. Hay más datos que parámetros desconocidos
- 2. n es igual o mayor que k+2
- 3. Ninguna de las variables explicativas es combinación lineal exacta de las restantes (colinealidad)

# **Ejemplo**

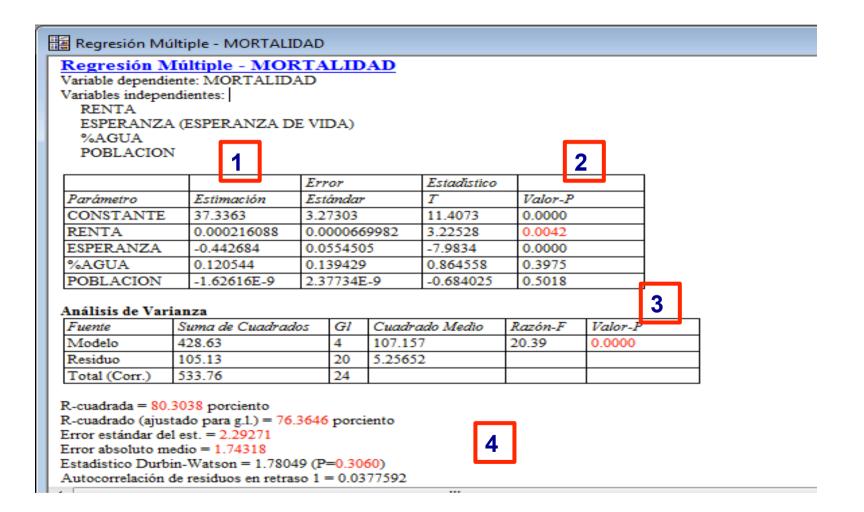
 Las variables renta per cápita, esperanza de vida, mortalidad, agua (% por habitante) y población se consideran indicadores del nivel de pobreza o riqueza de un país. Se desea conocer el grado de dependencia de la mortalidad en los diferentes países en función del resto de las variables. Los datos se encuentran el el fichero EJEMPLO1(T2).sf3







Modelo de Regresión Lineal Múltiple



En el cuadro de Regresión múltiple aparecen las estimaciones del término constante y de los coeficientes de las variables explicativas o predictoras [1], sus errores típicos, el valor de la t-Student para hacer los contrastes individuales sobre las significación de esos parámetros en el modelo ajustado [2]. En concreto lo que aparecen son los P-valores para cada contraste

 $H_0$ :  $\alpha_i = 0$  La variable  $X_i$  no es representativa en el modelo  $H_0$ :  $\alpha_i \neq 0$  La variable  $X_i$  sí es representativa en el modelo

Las variables % AGUA y POBLACION pueden ser eliminadas del modelo

Parámetro	P-valor	Interpretación	
$\alpha_0$ Constante	0.0000 < nivel de significación	Rechazamos H <sub>0.</sub> El modelo tiene término constante distinto de cero (Test significativo)	
α <sub>1</sub> Renta	0.0042 < nivel de significación	Rechazamos H <sub>0.</sub> La variable RENTA sí es representativa en el modelo (Test significativo)	
α <sub>2</sub> Esperanza	0.0000 < nivel de significación	Rechazamos H <sub>0.</sub> La variable ESPERANZA sí es representativa en el modelo (Test significativo)	
α <sub>3</sub> %Agua	0.3975 > nivel de significación	NO Rechazamos H <sub>0.</sub> La variable %AGUA no es representativa en el modelo (Test NO significativo)	
α₄ Población	0.5018 > nivel de significación	NO Rechazamos H <sub>0.</sub> La variable POBLACION NO es representativa en el modelo (Test NO significativo)	

En la tabla de Análisis de Varianza aparece el resultado del contraste de regresión

$$H_0: \alpha_1 = \alpha_2 = \cdots = \alpha_k = 0$$

 $H_1$ : existe algún  $\alpha_i \neq 0$  para algún i

El P-valor nos indica para qué niveles de significación es significativo (Rechazamos H<sub>0</sub>) en conjunto, el modelo de regresión definido en el cuadro primero de Análisis de regresión.

#### Análisis de Varianza

## Rechazamos H<sub>0</sub>

Fuente	Suma de Cuadrados	Gl	Cuadrado Medio	Razón-F	Valor-P
Modelo	428.63	4	107.157	20.39	0.0000
Residuo	105.13	20	5.25652		
Total (Corr.)	533.76	24			

R-cuadrada = 80.3038 porciento

R-cuadrado (ajustado para g.l.) = 76.3646 porciento

Error estándar del est. = 2.29271

Error absoluto medio = 1.74318

Estadístico Durbin-Watson = 1.78049 (P=0.3060)

Autocorrelación de residuos en retraso 1 = 0.0377592

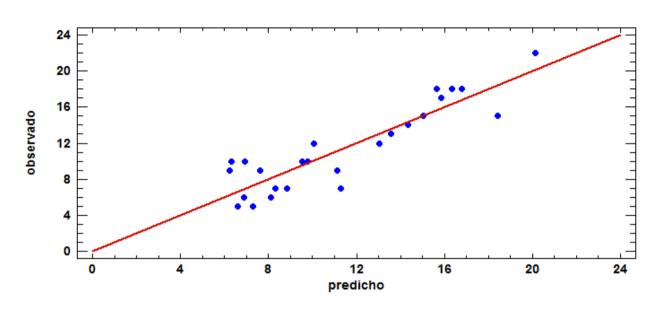
El modelo tiene un coeficiente de determinación R<sup>2</sup>=80.3038% lo que nos indica que no es una mal ajuste.

El coeficiente R<sup>2</sup> (ajustado por g.l) es más conveniente para comparar modelos con distinto número de variables independientes.

Para este caso sabemos que las variables %AGUA y POBLACIÓN pueden ser eliminadas del modelo, por lo que podríamos ajustar un modelo con las variables restantes y compararlo con el original mediante este coeficiente ajustado

# Gráfico de valores observados frente a predichos

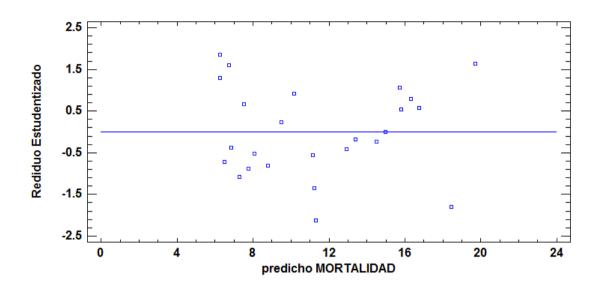
#### Gráfico de MORTALIDAD



Con este gráfico observamos que el modelo de regresión lineal múltiple propuesto no es el mejor para explicar la relación entre estas variables. El caso ideal es que la nube de puntos coincida con la recta que aparece. Si hay mucha dispersión de los puntos respecto de la recta podemos estar ante un modelo con varianza no constante (heterocedasticidad)

## **Residuos**

#### Gráfico de Residuos



#### Residuos Atípicos

		Y		Residuo
Fila	Y	Predicha	Residuo	Estudentizado
24	7.0	11.3118	-4.31178	-2.12

#### El StatAdvisor

La tabla de residuos atípicos enlista todas las observaciones que tienen residuos Estudentizados mayores a 2, en valor absoluto. Los residuos Estudentizados miden cuántas desviaciones estándar se desvia cada valor observado de MORTALIDAD del modelo ajustado, utilizando todos los datos excepto esa observación. En este caso, hay un residuo Estudentizado mayor que 2, pero ninguno mayor que 3.

### **Muticolinealidad**

La estudiamos a través de la matriz de correlaciones. Esta matriz está formada por los coeficientes de correlación para las estimaciones del modelo. Si hay valores próximos a uno, en valor absoluto, fuera de la diagonal principal, es posible que haya multicolinelidad.



