#### Regresión Lineal

- 1) Cinco niños de 2, 3, 5, 7 y 8 años de edad pesan, respectivamente, 14, 20, 32, 42 y 44 kilos.
  - a. Hallar la ecuación de la recta de regresión que estime el peso en función de la edad.
  - b. ¿Cuál sería el peso aproximado de un niño de seis años?
- 2) Un centro comercial sabe en función de la distancia, en kilómetros, a la que se sitúe de un núcleo de población, acuden los clientes, en cientos, que figura en la tabla siguiente:

Número de clientes (X)	Distancia (Y)		
8	15		
7	19		
6	25		
4	23		
2	34		
1	40		

- a. Calcular el coeficiente de correlación lineal e interpretarlo.
- b. Si el centro comercial se sitúa a 2km, ¿cuántos clientes puede esperar?
- c. Si desea recibir a 5 clientes, ¿a qué distancia del núcleo de población debe situarse?
- 3) Las notas obtenidas por cinco alumnos en Matemáticas y Química son:

Matemáticas	Química
6	6.5
4	4.5
8	7
5	5
3.5	4

- a. Determinar la rectas de regresión que pone la nota de Química en función de la de Matemáticas.
- b. Calcular la nota esperada en Química para un alumno que tiene 7.5 en Matemáticas.

4) La siguiente tabla muestra el salario anual para el primer trabajo y la calificación media obtenida durante la licenciatura de 8 personas recién licenciadas escogidas al azar en una Facultad de Ciencias Económicas y Empresariales.

Calificación	5.2	5.8	6.3	7.5	7.8	8.2	8.6	8.8
Salario	1.5	1.6	1.8	2.6	2.7	3	3.1	3.8

- a. Ajustar el modelo de regresión lineal que explique el salario en función de la calificación.
- b. Calcular el coeficiente de determinación e interpretar el resultado.
- c. Obtener un intervalo de confianza al 95% para la pendiente de la recta ajustada, e interpretar el resultado concluyendo si el coeficiente es significativo o no.
- 5) Sea el modelo lineal simple  $Y=\beta_0+\beta_1 X$  donde Y representa el consumo y X representa la renta familiar disponible. Una m.a.s. de 25 familias de una determinada ciudad arrojó los resultados siguientes:

$$\sum X_i = 5740$$
,  $\sum X_i^2 = 1450400$ ,  $\sum Y_i = 4804$ ,  $\sum Y_i^2 = 1009589$ ,  $\sum Y_i X_i = 1209691$ 

- a. Estime los parámetros del modelo.
- b. Obtenga una medida de la bondad de ajuste del modelo.
- 6) La siguiente tabla muestra el consumo por cada 100km de un vehículo en distintas rutas y su velocidad media.

Consumo	11	15	19	16
Velocidad media	50	63	90	75

- a. Ajuste un modelo lineal simple que explique el consumo por cada 100km en función de la velocidad media.
- b. ¿Es cierto que por cada km/hora que aumenta la velocidad, el consumo se incrementa en 0.3 litros a los 100km? Usa un contraste de hipótesis al nivel de significación 5%.

# Resumen de teoría y fórmulas

Ejemplos de aplicación de los modelos de regresión lineal:

- Estudiar cómo influyen las características de una vivienda en su precio.
- Predecir la tasa de paro según la edad de la persona.
- Aproximar la calificación obtenida en una materia según el número de horas de estudio semanal.
- Prever el tiempo de computación de un programa en función de la velocidad del procesador.

Modelo de regresión lineal simple:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X$$

Y: Variable dependiente o explicada

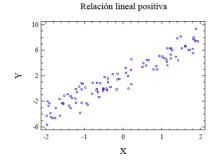
X: Variable independiente o explicativa

 $\beta_0$ : Constante o intercepto

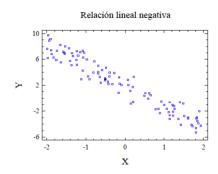
 $\beta_1$ : Pendiente

Tipo de relación lineal según el signo de la pendiente:

 $\beta_1 > 0$ : Relación lineal positiva



 $\beta_1 < 0$ : Relación lineal negativa



Estadísticos que se necesitan para estimar el modelo de regresión:

Media muestral de la variable independiente:  $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i$ 

Media muestral de la variable dependiente:  $\bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} y_i$ 

Varianza muestral de la variable independiente:  $s_x^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 \frac{1$  $\bar{x}^2$ 

Varianza muestral de la variable dependiente:  $s_y^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i^2 - \bar{y}^2$ Covarianza entre las dos variables:  $cov(x,y) = s_{xy} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(x_i - \bar{x})(x_i - \bar{y})$ 

$$\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}x_{i}y_{i}-\bar{x}\bar{y}$$

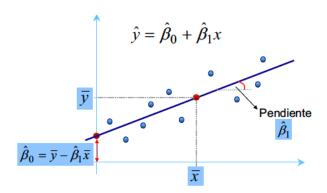
Correlación: 
$$r_{xy} = \frac{s_{xy}}{s_x s_y}$$

## Estimadores de mínimos cuadrados de los parámetros del modelo:

$$\hat{\beta}_1 = \frac{s_{xy}}{s_x^2} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

$$\hat{\beta}_0 = \bar{y} - \hat{\beta}_1 \; \bar{x}$$

Alternativa para calcular  $\hat{\beta}_1 = r_{xy} \frac{s_y}{s_x}$ 



Coeficiente de determinación  $R^2=r_{xy}^2$  (coeficiente de correlación de Pearson al cuadrado): mide la variabilidad explicada por el modelo (el % de variabilidad de Y explicada por la variable X – mientras mayor sea ese % mejor).

#### Inferencia en el Modelo de Regresión:

Contraste de hipótesis:

 $H_0: \beta_1 = 0$ 

 $H_1: \beta_1 \neq 0$ 

Estadístico de prueba para testear la significación estadística del coeficiente  $\hat{\beta}_1$ :

$$\frac{\hat{\beta}_{1} - \beta_{1}}{\sqrt{\frac{s_{R}^{2}}{(n-1)s_{x}^{2}}}} \sim t_{n-2}$$

Donde  $s_R^2 = \sum_{i=1}^n \frac{e_i^2}{n-2}$  se denomina varianza residual. Los residuos son:  $e_i = y_i - \hat{y}_i$ 

Intervalo de confianza para  $\beta_1$ :

$$\hat{\beta}_1 \pm t_{n-2,\alpha/2} \sqrt{\frac{s_R^2}{(n-1)s_x^2}}$$

La longitud del intervalo disminuirá si:

- Aumenta el tamaño de la muestra
- Aumenta la varianza de las  $x_i$
- Disminuye la varianza residual

Interpretar el resultado: Si el cero está fuera del intervalo de confianza, rechazamos la hipótesis nula.

## Interpretación de los coeficientes del modelo:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X$$

La variable Y cambia en  $\beta_1$  unidades, cuando la variable X aumenta en una unidad.

- El cambio depende del signo de  $\beta_1$ .
- Tener en cuenta la unidad de medida de cada variable en el problema que se tenga.