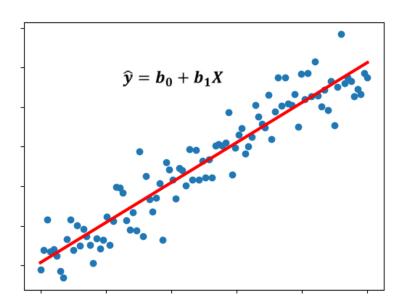


ESTADÍSTICA

Fórmulas en regresión

DEFINICIÓN DEL MODELO DE REGRESIÓN

La idea del modelo de regresión simple es ajustar una línea recta que mejor represente el patrón de relación lineal positiva o negativa que siguen los datos que tenemos.

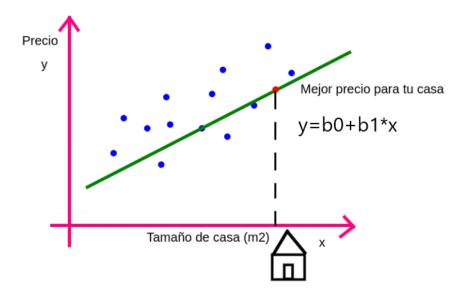


En la imagen anterior, los puntos azules son nuestros datos muestrales.

EJEMPLO

Por ejemplo, el eje X (horizontal) podría representar el tamaño en metros cuadrados de las viviendas y el eje Y (vertical) podría representar el precio de las viviendas. Si lo pensamos, es lógico que haya una relación directa y positiva entre el precio y el tamaño de la vivienda, mientras más grande más cuesta. Por eso, una vez que sabemos que hay una relación lineal (positiva o negativa) entre la variable respuesta que en nuestro ejemplo son los Precios

y la variable explicativa que en nuestro ejemplo es el Tamaño, podemos estimar un modelo que represente esa relación, ese patrón.



VENTAJAS DEL MODELO DE REGRESIÓN

Y algunos dirán, si tenemos en nuestros datos todos los tamaños y precios de esas viviendas, ¿para qué queremos un modelo que los represente? Pues para datos futuros, viviendas nuevas de las que sólo podemos medir el tamaño, y nos gustaría poder estimar un precio para ellas correctamente.

Entonces las ventajas del modelo de regresión son muchas, pero principalmente se usa para hacer predicciones de la variable respuesta respecto a datos futuros, desconocidos, de la variable explicativa.

¿CÓMO ESTIMAMOS EL MODELO DE REGRESIÓN?

Una vez que tenemos claro la utilidad del modelo de regresión, vamos a ver cómo podemos estimar el modelo de una forma correcta, con el menor error posible y que ese modelo o esa recta represente lo mejor posible a nuestros datos muestrales.

Para estimar la recta de regresión, siendo Y la variable respuesta que queremos poner en función de X, se puede utilizar esta fórmula:

$$y - \bar{y} = \frac{s_{xy}}{s_x^2} (x - \bar{x})$$

Donde tendríamos que calcular y sustituir los valores de:

- \bar{y} : la media muestral de la variable respuesta Y
- \bar{x} : la media muestral de la variable explicativa X
- s_{xy} : la covarianza muestral entre X e Y
- s_x^2 : la varianza muestral de X

Después de sustituir todo se despejaría la variable Y en la ecuación y quedaría en función de X.

Lo que se obtiene es justamente la ecuación de la recta de regresión que siempre será de esta forma:

$$y = \beta_0 + \beta_1 x$$

Donde eta_0 es una constante (un número que no acompaña a la variable) y eta_1 es el coeficiente que acompaña a la variable X.

INTERPRETACIÓN DE LOS COEFICIENTES

El β_0 se puede interpretar como el intercepto de la recta de regresión con el eje vertical. Y el β_1 se puede interpretar como la pendiente de la recta. El signo del β_1 nos dirá si la relación lineal es positiva (β_1 tiene signo +) o negativa (β_1 tiene signo -).

OTRA FORMA DE HALLAR LOS COEFICIENTES

Una forma alternativa (pero equivalente) de hallar los coeficientes es:

$$\beta_1 = r_{xy} \frac{s_y}{s_x}$$

$$\beta_0 = \bar{y} - \beta_1 \bar{x}$$

Es decir, para esto necesitamos las dos desviaciones típicas de ambas variables: s_x y s_y . También el coeficiente de correlación entre ambas: r_{xy} . Y simplemente, hallamos primero el β_1 sustituyendo la correlación y las desviaciones típicas, y luego hallamos el β_0 sustituyendo el β_1 que acabamos de calcular, y las dos medias muestrales \bar{x} y \bar{y} . Por último, cuando se tengan β_0 y β_1 , la ecuación de regresión será:

$$y = \beta_0 + \beta_1 x$$

Con esta ecuación ya calculada, en nuestro ejemplo, si quisiéramos saber el precio de nuestra vivienda, sólo tendríamos que pasarle el valor de X, el tamaño de la vivienda, y con la ecuación podríamos calcular el precio estimado.