

Regresión lineal múltiple

La regresión múltiple permite a los investigadores examinar el efecto de más de una variable independiente en la respuesta al mismo tiempo. Para algunas preguntas de investigación, la regresión se puede utilizar para examinar en qué medida un conjunto particular de variables independientes puede explicar suficientemente el resultado.

1.1 Espacio vectorial y Proyección

1.1.1 Espacio vectorial

Un espacio vectorial es un conjunto de vectores que es cerrado bajo la adición y la multiplicación por un escalar de vectores finitos.

Una base hace posible expresar cada vector del espacio como una tupla única de los elementos del campo, aunque se debe tener precaución cuando un espacio vectorial no tiene una base finita. En álgebra lineal, una base es un conjunto de vectores que, en una combinación lineal, pueden representar cada vector en un espacio vectorial dado, y tales que ningún elemento del conjunto pueda representarse como una combinación lineal de los demás. En otras palabras, una base es un conjunto generador linealmente independiente. Es decir, cualquier vector $x' = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ en \mathbb{R}^n puede ser una combinación lineal de e_1, e_2, \dots, e_n . En efecto,

$$x = x_1 e_1 + x_2 e_2 + x_3 e_3 + \dots + x_n e_n.$$

Esta representación es única. Que quiere decir que no existe otra representación tal que

$$x = x_1^* e_1 + x_2^* e_2 + x_3^* e_3 + \dots + x_n^* e_n.$$

Entonces, $x_i = x_i^*$ para todo $i = 1, 2, \dots, n$.

Dado un espacio vectorial V , un subconjunto no vacío W de V que es cerrado bajo la suma y la multiplicación escalar se llama subespacio de V . La intersección de todos los subespacios que contengan un conjunto dado de vectores es llamado SPAN o generador. Si no se puede eliminar ningún vector sin cambiar el SPAN (generador), se dice que los vectores en este conjunto son linealmente independientes. Un conjunto linealmente independiente cuyo intervalo es V se llama base de V . Un vector generado (SPAN) por dos vectores v y w (ambas no necesariamente independientes) se pueden definir como: $x : x = av + bw$, para todo $(a, b) \in \mathbb{R}^2$. Si un espacio vectorial S está generado por un conjunto de vectores independientes v_1, v_2, \dots, v_p . Es decir, S es el conjunto de vectores

$$\{x : x = a_1 v_1 + a_2 v_2 + \dots + a_p v_p, \text{ para todo } (a_1, a_2, \dots, a_p) \in \mathbb{R}^p\},$$

Entonces la dimensión de S es p . Los vectores v_1, v_2, \dots, v_p son la base del espacio vectorial S . La dimensión de un espacio vectorial S es el mayor número de un conjunto de vectores independientes en S . Si la dimensión de un espacio lineal S es p , se escribe $\text{Dim}(S) = p$.

1.1.2 Vectores linealmente independientes

Si existe un número finito de vectores distintos v_1, v_2, \dots, v_n en el espacio vectorial V y los escalares a_1, a_2, \dots, a_n no todos cero, tal que

$$a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n = 0,$$

entonces los vectores v_1, v_2, \dots, v_n se dice que son linealmente dependientes. Si v_1, v_2, \dots, v_n son dependientes entonces de estos n vectores hay al menos un vector que puede expresarse como una combinación lineal de otros vectores. Tenga en cuenta que el cero a la derecha es el vector cero, no el número cero. Si no existen tales escalares, entonces se dice que los vectores v_1, v_2, \dots, v_n son linealmente independientes. Esta condición se puede reformular de la siguiente manera: Siempre que a_1, a_2, \dots, a_n sean escalares tales que

$$a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n = 0,$$

tenemos $a_i = 0$ para $i = 1, 2, \dots, n$. Entonces, v_1, v_2, \dots, v_n son linealmente independientes.

Una base de un espacio vectorial V se define como un subconjunto de vectores en V que son linealmente independientes y estos vectores abarcan el espacio V . En consecuencia, si (v_1, v_2, \dots, v_n) es una lista de vectores en V , entonces estos vectores forman una base si y solo si todo vector $x \in V$ puede expresarse de forma única mediante una combinación lineal de v_1, v_2, \dots, v_p . Es decir,

$$x = a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n,$$

para cualquier $x \in V$. El número de vectores base en V se denomina dimensión del espacio lineal V . Tenga en cuenta que un espacio vectorial puede tener más de una base, pero el número de vectores que forman la base del espacio vectorial V siempre es fijo. Es decir, la dimensión del espacio vectorial V es fija pero habrá más de una base. De hecho, si la dimensión del espacio vectorial V es n , entonces cualquier n vector linealmente independiente en V forma su base.

1.2 Producto punto y Proyección

Si $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ e $\mathbf{y} = (y_1, y_2, \dots, y_n)$ dos vectores en un espacio Euclidiano vectorial \mathbf{R}^n . El producto punto de los vectores \mathbf{x} e \mathbf{y} se define como

$$\mathbf{x} \cdot \mathbf{y} = x_1y_1 + x_2y_2 + \dots + x_ny_n.$$

Dos vectores se llaman ortogonales si su producto vectorial es 0. Si θ es el ángulo entre dos vectores, el coseno del ángulo se define por

$$\cos(\theta) = \frac{\mathbf{x} \cdot \mathbf{y}}{|\mathbf{x}||\mathbf{y}|} = \frac{x_1y_1 + x_2y_2 + \dots + x_ny_n}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2} \sqrt{y_1^2 + y_2^2 + \dots + y_n^2}}. \quad (1.1)$$

Dos vectores ortogonales forman 90° ; Es decir, son perpendiculares. Una aplicación importante del producto punto es la proyección. La proyección de un vector \mathbf{y} sobre otro vector \mathbf{x} forma un nuevo vector que tiene la misma dirección que el vector \mathbf{x} y la longitud $|\mathbf{y}| \cos(\theta)$, donde $|\mathbf{y}|$ denota la longitud del vector \mathbf{y} y θ es el ángulo entre los vectores. Escribimos la proyección como $P_{\mathbf{x}}\mathbf{y}$. La proyección vectorial puede ser expresado como

$$\begin{aligned}
P_{\mathbf{x}}\mathbf{y} &= |\mathbf{y}| \cos(\theta) \frac{\mathbf{x}}{|\mathbf{x}|} \\
&= |\mathbf{y}| \frac{\mathbf{x} \cdot \mathbf{y}}{|\mathbf{x}| |\mathbf{y}|} \frac{\mathbf{x}}{|\mathbf{x}|} \\
&= \frac{x_1 y_1 + x_2 y_2 + \cdots + x_n y_n}{x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2} \mathbf{x} \\
&= \lambda \mathbf{x}.
\end{aligned}$$

Donde λ es un escalar,

$$\lambda = \frac{x_1 y_1 + x_2 y_2 + \cdots + x_n y_n}{x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2} = \frac{\mathbf{x} \cdot \mathbf{y}}{\mathbf{x} \cdot \mathbf{x}}. \quad (1.2)$$

Así, la proyección de \mathbf{y} sobre el vector \mathbf{x} es un vector \mathbf{x} que multiplica un escalar λ donde λ es el $\cos(\theta)$ y θ es el ángulo entre los vectores \mathbf{x} e \mathbf{y} .

Si \mathbf{x} e \mathbf{y} son dos vectores en \mathbb{R}^n . Consideremos la diferencia vector entre el vector \mathbf{e} , $\mathbf{e} = \lambda \mathbf{x} - \mathbf{y}$, y $\lambda = \mathbf{x} \cdot \mathbf{y} / \mathbf{x} \cdot \mathbf{x}$. El vector \mathbf{e} es perpendicular para el vector \mathbf{x} donde $\lambda = (\mathbf{x} \cdot \mathbf{y}) / (\mathbf{x} \cdot \mathbf{x})$. Para ver esto, simplemente calculamos el producto escalar de \mathbf{e} y \mathbf{x} :

$$\mathbf{e} \cdot \mathbf{x} = (\lambda \mathbf{x} - \mathbf{y}) \cdot \mathbf{x} = \lambda \mathbf{x} \cdot \mathbf{x} - \mathbf{x} \cdot \mathbf{y} = \left(\frac{\mathbf{x} \cdot \mathbf{y}}{\mathbf{x} \cdot \mathbf{x}} \right) \mathbf{x} \cdot \mathbf{x} - \mathbf{x} \cdot \mathbf{y} = 0.$$

Por lo tanto, el ángulo entre \mathbf{e} y \mathbf{x} es 90° . Es decir, estos vectores son perpendiculares. Además, dado que \mathbf{e} es perpendicular a \mathbf{x} , es el vector con la distancia más corta entre todos los vectores que comienzan desde el final de \mathbf{y} , y terminan en cualquier punto de \mathbf{x} .

Si un espacio vectorial tiene una base y la longitud de los vectores base es una unidad, entonces esta base es una base ortonormal. Cualquier base dividida por su longitud forma una base ortonormal. Si S es un subespacio p -dimensional de un espacio vectorial V , entonces es posible proyectar vectores en V sobre S . Si el subespacio S tiene una base ortonormal (w_1, w_2, \dots, w_p) , para cualquier vector \mathbf{y} en V , la proyección de \mathbf{y} sobre el subespacio S es

$$P_S \mathbf{y} = \sum_{i=1}^p (\mathbf{y} \cdot w_i) w_i. \quad (1.3)$$

Sean dos subespacios S y T del espacio vectorial V y la unión $S \cup T = V$. Si para cualquier vector $\mathbf{x} \in S$ y cualquier $\mathbf{y} \in T$, tal que el producto punto $\mathbf{x} \cdot \mathbf{y} = 0$, entonces se dice que los dos espacios vectoriales S y T son ortogonales. O podemos decir que T es el espacio ortogonal de S , denotado por

$$T = S^\perp.$$

Así, para un espacio vectorial V , si S es un subespacio vectorial en V , entonces $V = S \cup S^\perp$. Cualquier vector $\mathbf{y} \in V$ puede ser escrito de manera única como $\mathbf{y}_S + \mathbf{y}_S^\perp$, donde $\mathbf{y}_S \in S$ e \mathbf{y}_S^\perp es en S^\perp , el subespacio ortogonal de S .

Una proyección de un vector sobre un espacio lineal S es en realidad una transformación lineal del vector y se puede representar mediante una matriz de proyección multiplicada por el vector. Una matriz de proyección P es una matriz cuadrada de $n \times n$ que da la proyección de \mathbb{R}^n al subespacio S . Las columnas de P son las proyecciones de los vectores base estándar, y S es la imagen de P . Para la matriz de proyección tenemos los siguientes teoremas.

Teorema 1.1 Una matriz cuadrada P es una matriz de proyección si y solo si es idempotente. Es decir, $P^2 = P$. ■

Teorema 1.2 Sea $U = (u_1, u_2, \dots, u_k)$ una base ortonormal para un subespacio W del espacio lineal V . La matriz UU' es una matriz proyección de V sobre W . Es decir, para cualquier valor $v \in V$ la proyección de v sobre W es $\text{Proj}_W v = UU'v$. ■

La matriz UU' es llamada matriz proyección par el subespacio W . No depende de la elección de la base ortonormal. Si no partimos de una base ortonormal de W , podemos construir la matriz de proyección. Esto se puede resumir en el siguiente teorema.

Teorema 1.3 Sea $A = (a_1, a_2, \dots, a_k)$ cualquier base para un subespacio W de V . La matriz $A(A'A)^{-1}A'$ es una matriz proyección de V sobre W . Es decir, para cualquier vector $v \in V$ la proyección de v sobre W es

$$\text{Proj}_W v = A(A'A)^{-1}A'v. \quad (1.4)$$

Para comprender los tres teoremas anteriores, es importante el siguiente lema.

Lema 1.1 Suponga que A es una matriz $a \times k$ donde sus columnas son linealmente independientes. Entonces, $A'A$ es invertible.

Demostración.- Considere la transformación $A : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^a$ determinado por A . Ya que las columnas de A son linealmente independientes, esta transformación es uno a uno. Además, el espacio nulo de A' es ortogonal al espacio columna de A . Por lo tanto, A' es uno a uno en el espacio columna de A y como resultado, $A'A$ es una transformación uno a uno $\mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^k$. Por el teorema de matriz invertida, $A'A$ es invertible. ■

Derivemos ahora la matriz de proyección para el espacio de columnas de A . Obsérvese que cualquier elemento del espacio de columnas de A es una combinación lineal de las columnas de A , es decir, $x_1a_1 + x_2a_2 + \dots + x_ka_k$. Si escribimos

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \end{pmatrix},$$

entonces, tenemos

$$x_1a_1 + x_2a_2 + \dots + x_ka_k = Ax.$$

Ahora, para cualquier vector $v \in \mathbb{R}^n$, denotemos la proyección de v sobre W por x_p .

$$\text{Proj}_W v = Ax_p.$$

La matriz de proyección se puede encontrar calculando x_p . La proyección del vector v sobre W se caracteriza por el hecho de que $v - \text{Proj}_W v$ es ortogonal a cualquier vector w en W . Así tenemos

$$w \cdot (v - \text{Proj}_W v) = 0$$

para todo w in W . Ya que $w = Ax$, tenemos

$$Ax(v - Ax_p) = 0$$

para todo $x \in \mathbb{R}^n$. Escriba este producto escalar en términos de rendimientos de matrices