

Regresión lineal

Keywords: combinatoria, probabilidad y estadística, vectores, producto escalar, regresión lineal, aprendizaje automático, procesamiento de datos

En la práctica, a menudo nos encontramos con que los valores de una variable determinan los valores de otra variable y, a partir de un conjunto de datos medidos u obtenidos estadísticamente, determinamos un modelo matemático que indica la dependencia funcional entre ambas variables. Como ejemplo, podemos considerar los datos que indican la altura y el peso de las mujeres estadounidenses de entre 30 y 39 años (fuente https://en.wikipedia.org/wiki/Simple_linear_regression, 12.4.2024, por brevedad se utiliza solo la mitad de los datos).

altura/m	1,47	1,52	1,57	1,63	1,68	1,73	1,78	1,83
peso/kg	52,21	54,48	57,20	59,93	63,11	66,28	69,92	74,46

Los datos se muestran en la imagen de la izquierda. En la imagen se puede observar que, a medida que aumenta la altura, también aumenta el peso. En tal caso, es posible encontrar un modelo matemático, que indique el peso en función de la altura. Dicho modelo matemático se muestra en color en la imagen de la derecha. Se trata de un modelo que permite predecir el peso de una mujer para una altura determinada.

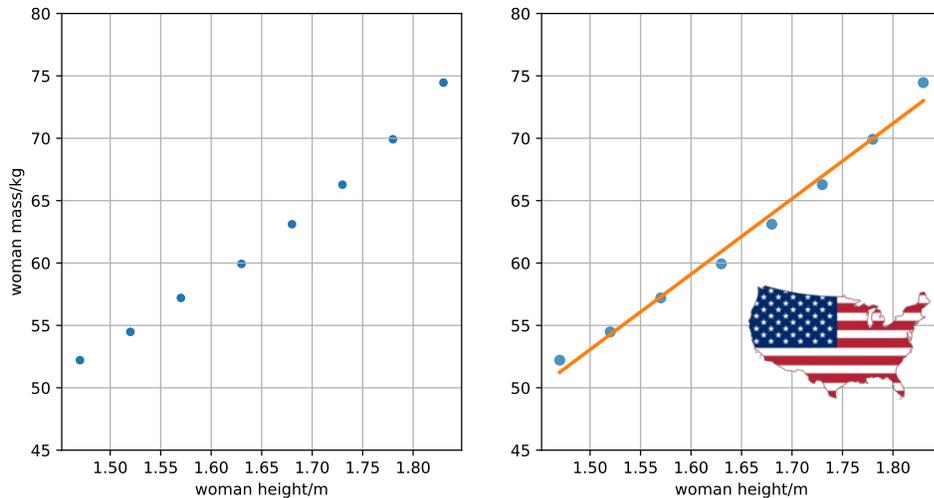


Figura 1: A la izquierda se muestran los datos sobre cómo depende el peso de las mujeres estadounidenses (woman mass) de su altura (woman height). A la derecha, los datos se complementan con una línea de regresión que representa el modelo matemático de la dependencia funcional entre la altura y el peso.

La tarea descrita se denomina *regresión lineal*.

La regresión lineal es uno de los métodos básicos del *aprendizaje automático*, en el que descubrimos una

Results matter!

cierta dependencia funcional en los datos. A continuación, podemos utilizarla para hacer predicciones de valores funcionales para datos que no aparecen en el conjunto especificado.

A continuación, veremos cómo la regresión lineal se relaciona con la combinación lineal de vectores y cómo es posible encontrar la línea de regresión mediante operaciones con vectores. Procederemos paso a paso:

- Primero recordaremos cómo se resuelven las tareas de escritura de vectores como combinaciones lineales de vectores dados.
- A continuación, veremos cómo se puede facilitar la tarea anterior si alguno de los vectores es perpendicular a los demás.
- Mostraremos cómo es posible encontrar una solución aproximada a la tarea en caso de que no exista una solución exacta.
- Por último, utilizaremos los conocimientos adquiridos anteriormente para resolver la tarea de regresión lineal, es decir, a partir de los datos dados, construiremos un modelo matemático que revele la tendencia en estos datos y permita predecir los valores funcionales incluso para los valores que no aparecen en el conjunto de datos.

Combinación lineal de vectores

Tarea 1. Escribe el vector $\vec{c} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ como una combinación lineal de vectores $\vec{a} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}$ a $\vec{b} = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$.

Tarea 2. Escribe el vector $\vec{w} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ como una combinación lineal de vectores

$$\vec{u}_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \vec{u}_2 = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad \vec{u}_3 = \begin{pmatrix} 3 \\ -1 \\ -4 \end{pmatrix}.$$

Combinación lineal utilizando el producto escalar

Si al menos uno de los vectores introducidos es perpendicular al resto de vectores, podemos obtener un sistema de ecuaciones más sencillo mediante un ingenioso truco.

Volvamos a la tarea anterior. Podemos observar que el vector \vec{u}_3 es perpendicular a los vectores \vec{u}_1 a \vec{u}_2 . Por lo tanto, también es perpendicular al plano definido por estos vectores. Podemos demostrar fácilmente este hecho calculando los productos escalares

$$\vec{u}_1 \cdot \vec{u}_3 = 2 \cdot 3 + 2 \cdot (-1) + 1 \cdot (-4) = 0$$

a

$$\vec{u}_2 \cdot \vec{u}_3 = 3 \cdot 3 + 1 \cdot (-1) + 2 \cdot (-4) = 0.$$

Results matter!

Gracias a esta propiedad, vale la pena multiplicar la ecuación (1) escalarmente por los vectores \vec{u}_1 a \vec{u}_3 . De este modo, obtenemos las tres ecuaciones siguientes.

$$\begin{aligned} t_1(\vec{u}_1 \cdot \vec{u}_1) + t_2(\vec{u}_2 \cdot \vec{u}_1) + t_3(\vec{u}_3 \cdot \vec{u}_1) &= \vec{w} \cdot \vec{u}_1 \\ t_1(\vec{u}_1 \cdot \vec{u}_2) + t_2(\vec{u}_2 \cdot \vec{u}_2) + t_3(\vec{u}_3 \cdot \vec{u}_2) &= \vec{w} \cdot \vec{u}_2 \\ t_1(\vec{u}_1 \cdot \vec{u}_3) + t_2(\vec{u}_2 \cdot \vec{u}_3) + t_3(\vec{u}_3 \cdot \vec{u}_3) &= \vec{w} \cdot \vec{u}_3 \end{aligned}$$

Al calcular los productos escalares, obtenemos un sistema que es mucho más sencillo que el sistema (2).

$$\begin{aligned} 9t_1 + 10t_2 &= 7 \\ 10t_1 + 14t_2 &= 7 \\ 26t_3 &= -3 \end{aligned}$$

De la última ecuación vemos directamente una de las incógnitas y las dos primeras ecuaciones forman un sistema de dos ecuaciones con dos incógnitas t_1 a t_2 .

Combinaciones lineales y sistemas de ecuaciones inconsistentes

Recordemos que denominamos inconsistentes a aquellos sistemas de ecuaciones lineales que no tienen solución.

Modificamos nuestra tarea de encontrar la expresión del vector como una combinación lineal de los vectores dados. Omitimos uno de los vectores con los que trabajamos. De este modo, la tarea se vuelve irresoluble en el sentido clásico.

Tarea 3. Escribe el vector $\vec{w} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ como una combinación lineal de vectores

$$\vec{u}_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \vec{u}_2 = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

Solución de un sistema de ecuaciones inconsistente

Ahora generalicemos de manera razonable el concepto de solución. No buscaremos los valores de las incógnitas para los que los lados izquierdo y derecho sean iguales. En su lugar, buscaremos al menos aquellos valores de las incógnitas para los que los lados izquierdo y derecho difieran lo menos posible.

Entenderemos por solución de un sistema de ecuaciones inconsistente aquella elección de valores de las incógnitas para la que la longitud del vector que expresa la diferencia entre los lados izquierdo y derecho del sistema es mínima.

En la imagen explicaremos qué expresa el sistema en cuestión y cómo es posible imaginar su solución en el sentido atenuado mencionado anteriormente.

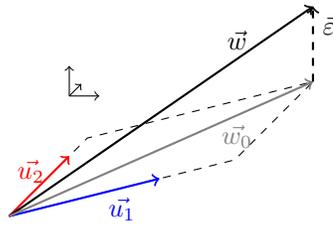


Figura 2: Los vectores \vec{u}_1 a \vec{u}_2 definen el plano en el que no se encuentra el vector \vec{w} . Por lo tanto, el vector \vec{w} no se puede escribir como una combinación lineal de los vectores u_1 y u_2 . Sin embargo, es posible escribir como combinación lineal de los vectores dados la proyección perpendicular \vec{w}_0 del vector \vec{w} en el plano considerado. El vector \vec{w}_0 es, de todos los vectores que se pueden escribir como combinación lineal de los vectores \vec{u}_1 y \vec{u}_2 , el más cercano al vector \vec{w} . El criterio cuantitativo para esta propiedad es la longitud del vector $\vec{\varepsilon}$. El hecho de que, de todos los vectores del plano, el vector \vec{w} sea el más cercano al vector \vec{w}_0 se deduce de la perpendicularidad del vector $\vec{\varepsilon}$ al plano determinado por los vectores \vec{u}_1 a \vec{u}_2 .

Intentamos mediante una combinación lineal de los vectores \vec{u}_1 y \vec{u}_2 expresar el vector \vec{w} , pero este no se encuentra en el plano definido por dichos vectores. Esta tarea no tiene solución. Por lo tanto, intentaremos encontrar al menos una combinación lineal, que se diferencie lo menos posible del vector \vec{w} .

Esta combinación viene dada por el vector \vec{w}_0 , siendo la diferencia entre \vec{w} y \vec{w}_0 representada por el vector $\vec{\varepsilon}$. Intentamos que la longitud del vector $\vec{\varepsilon}$ sea lo más pequeña posible.

Desde un punto de vista ilustrativo y de las propiedades geométricas, es fácil ver que esto ocurre cuando el vector $\vec{\varepsilon}$ es perpendicular al plano determinado por los vectores \vec{u}_1 y \vec{u}_2 . Esto nos lleva a la misma situación que en la solución alternativa del tercer problema. Allí también vimos el truco para encontrar los coeficientes de los vectores \vec{u}_1 y \vec{u}_2 sin resolver el sistema completo de ecuaciones: multiplicamos el sistema por los vectores escalares \vec{u}_1 y \vec{u}_2 . Ni siquiera necesitamos conocer el vector para realizar este cálculo $\vec{\varepsilon}$.

Dado que la longitud del vector $\vec{\varepsilon}$ se expresa mediante las potencias cuadradas de las coordenadas de este vector, el método se denomina *método de mínimos cuadrados*.

Mostraremos todo el proceso en el siguiente ejemplo.

Regresión lineal

Consideremos los datos de la siguiente tabla.

x	2	3	4
y	1	5	7

Buscamos la recta $y = ax + b$, que mejor represente la tendencia de este conjunto y que sea un modelo matemático adecuado para estos datos. Al sustituir cada uno de los tres puntos en la ecuación de la recta, obtenemos un sistema de tres ecuaciones con dos incógnitas.

$$\begin{aligned} 2a + b &= 1 \\ 3a + b &= 5 \\ 4a + b &= 7 \end{aligned}$$

Results matter!

Se trata de una ecuación con un sistema inconsistente (lo que se denomina «sistema sobredeterminado») que no tiene solución en el sentido clásico del término. La forma vectorial de este sistema es la siguiente.

$$a \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} + b \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 5 \\ 7 \end{pmatrix}$$

Después de multiplicar sucesivamente los vectores $\begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix}$ y $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ obtenemos un sistema de dos ecuaciones.

$$29a + 9b = 45$$

$$9a + 3b = 13$$

La solución de este sistema es $a = 3$ y $b = -\frac{14}{3}$. Por lo tanto, el modelo de regresión para los datos especificados es la recta

$$y = 3x - \frac{14}{3}.$$

El gráfico que contiene los datos mencionados y la recta de regresión se muestra en la figura.

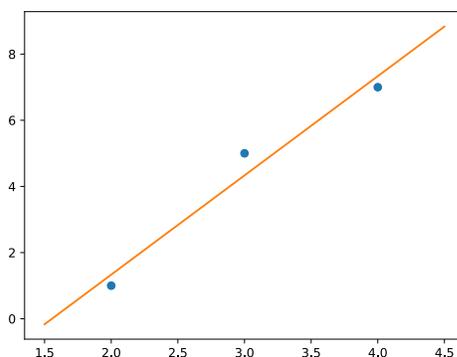


Figura 3: Tres puntos que no están en una línea recta y una línea recta que es el modelo de regresión para el trío de puntos dado.

Regresión para archivos de datos más grandes

El procedimiento descrito anteriormente para tres puntos se puede generalizar a cualquier número de puntos. No es raro trabajar con un archivo de datos que contenga cientos de puntos.

Si el vector \vec{X} es un vector que contiene valores de variables independientes¹ y \vec{Y} es un vector que contiene valores de variables dependientes, consideraremos el modelo²

$$\vec{Y} = a\vec{X} + b.$$

¹Utilizaremos la notación habitual en el procesamiento de datos, en la que los archivos de datos (vectores) se designan con letras mayúsculas y los vectores que tienen todos los componentes iguales a un mismo número se escriben como dicho número con una flecha para indicar el vector.

²Estrictamente hablando, esta operación no tiene sentido matemático, ya que estamos sumando un vector con un número real. Esta operación debe interpretarse por componentes, donde esta suma significa que el número real se convierte en un vector de la dimensión correspondiente para que la operación esté definida. A este ajuste lo llamamos *broadcasting*. Como resultado, a cada componente del vector $a\vec{X}$ le sumamos el valor b .

Los coeficientes a y b se determinan reescribiendo esta ecuación como una ecuación vectorial

$$\vec{Y} = a\vec{X} + b\vec{1},$$

donde $\vec{1}$ es un vector compuesto por unos. Multiplicamos esta ecuación por el vector escalar \vec{X} y el vector $\vec{1}$. De este modo obtenemos el sistema

$$\begin{aligned} a(\vec{X} \cdot \vec{X}) + b(\vec{X} \cdot \vec{1}) &= \vec{X} \cdot \vec{Y} \\ a(\vec{1} \cdot \vec{X}) + b(\vec{1} \cdot \vec{1}) &= \vec{1} \cdot \vec{Y} \end{aligned} \tag{3}$$

Para más de tres puntos, trabajamos con vectores de dimensión superior a tres. Como consecuencia, perdemos la representación geométrica ilustrativa. Sin embargo, salvo por este hecho, el trabajo no cambia en nada. El producto escalar de dos vectores se sigue calculando multiplicando los componentes correspondientes y sumando estos productos.

Tarea 4. Encuentra un modelo lineal adecuado para la tabla de datos del texto inicial.

Tarea 5. Halla la recta de regresión para los datos dados.

x	1,0	2,0	3,0	4,0
y	2,3	2,5	3,1	3,3

Notas finales

- En estadística, este método es uno de los métodos básicos para predecir si una variable influye en los valores de otra variable. Por eso, existen métodos que evalúan la calidad de la aproximación y también si la aproximación considerada es adecuada o no para un conjunto de puntos determinado.
- También existen versiones multidimensionales del método de mínimos cuadrados, en las que el valor predicho no se determina a partir de una sola variable, sino de varias variables independientes.
- La tarea de encontrar la solución a un sistema inconsistente de ecuaciones lineales también se da en la reconstrucción de imágenes en la *tomografía acústica*. Esto permite estudiar la composición de las capas geológicas o el estado de salud de la madera o los árboles basándose en la información sobre la velocidad a la que las ondas de deformación elástica atraviesan el material. Como introducción al tema, puede servir una serie de artículos del blog <https://tomroelandts.com/>.
- Es posible establecer relaciones directas para calcular los coeficientes de regresión lineal a partir de los datos introducidos y omitir así el cálculo de los productos escalares y la resolución del sistema de ecuaciones. Véase, por ejemplo, https://en.wikipedia.org/wiki/Simple_linear_regression\#Expanded_formulas.

Bibliografía y referencias

Bibliografía

- Wikipedie, Simple linear regression, https://en.wikipedia.org/wiki/Simple_linear_regression, 12.4.2024

- Tom Roelandts, <https://tomroelandts.com/articles/tomography-part-1-projections>, <https://tomroelandts.com/articles/sirt-algorithm>, 13.4.2024

Fuentes de las imágenes

- https://commons.wikimedia.org/wiki/File:Flag-map_of_the_United_States.pdf