

Regresión Lineal

Cristian López Del Alamo

clopezd@utec.edu.pe

IPRODAM3D - Research group

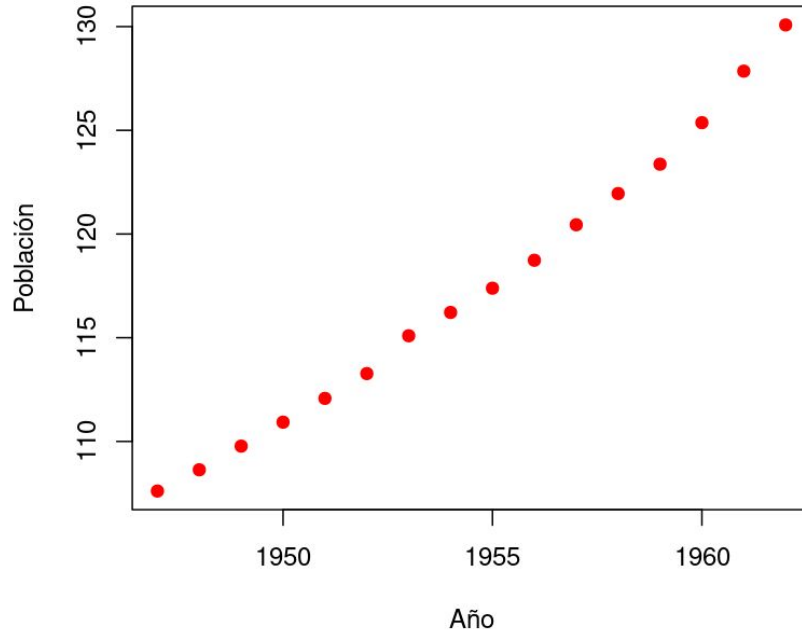
2022

1

Regresión Lineal univariada

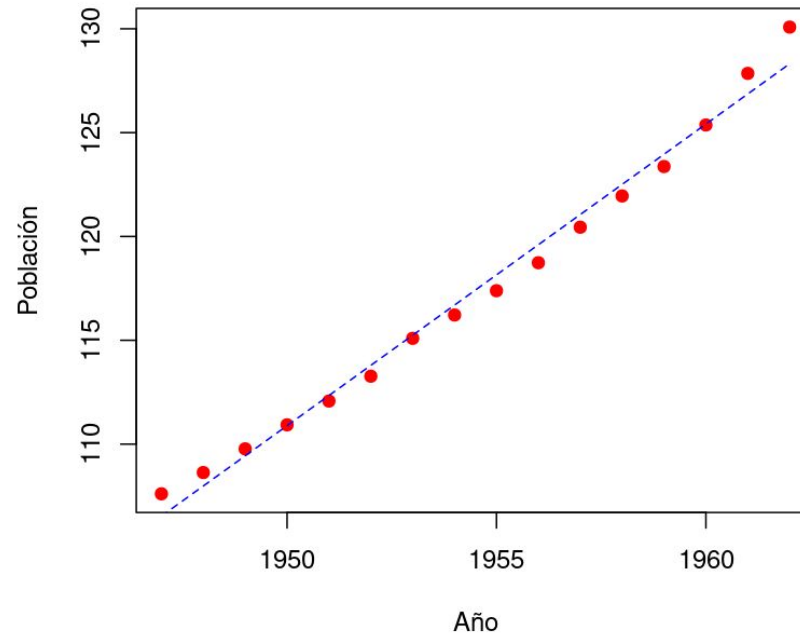
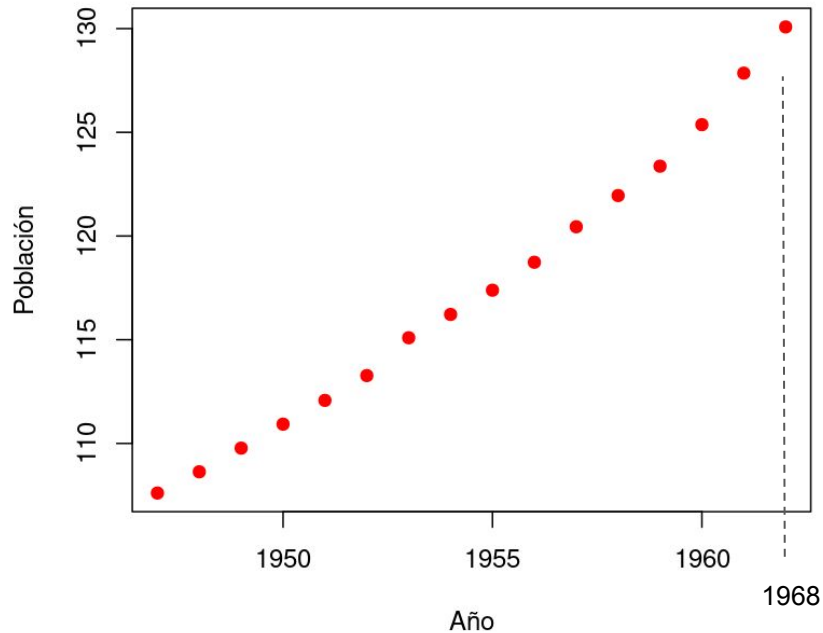
Objetivo: Entender la matemática detrás de la regresión lineal univariada

Predicción de la población



| Population Year | | |
|-----------------|---------|------|
| 1947 | 107.608 | 1947 |
| 1948 | 108.632 | 1948 |
| 1949 | 109.773 | 1949 |
| 1950 | 110.929 | 1950 |
| 1951 | 112.075 | 1951 |
| 1952 | 113.270 | 1952 |
| ... | | |

Predicción de la población



Modelo

$$L = xw + b$$

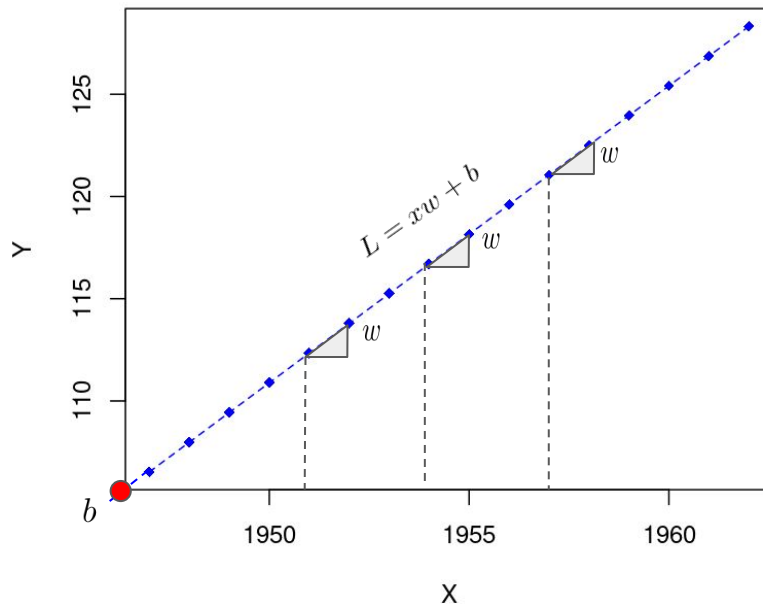
Parámetros

Modelo

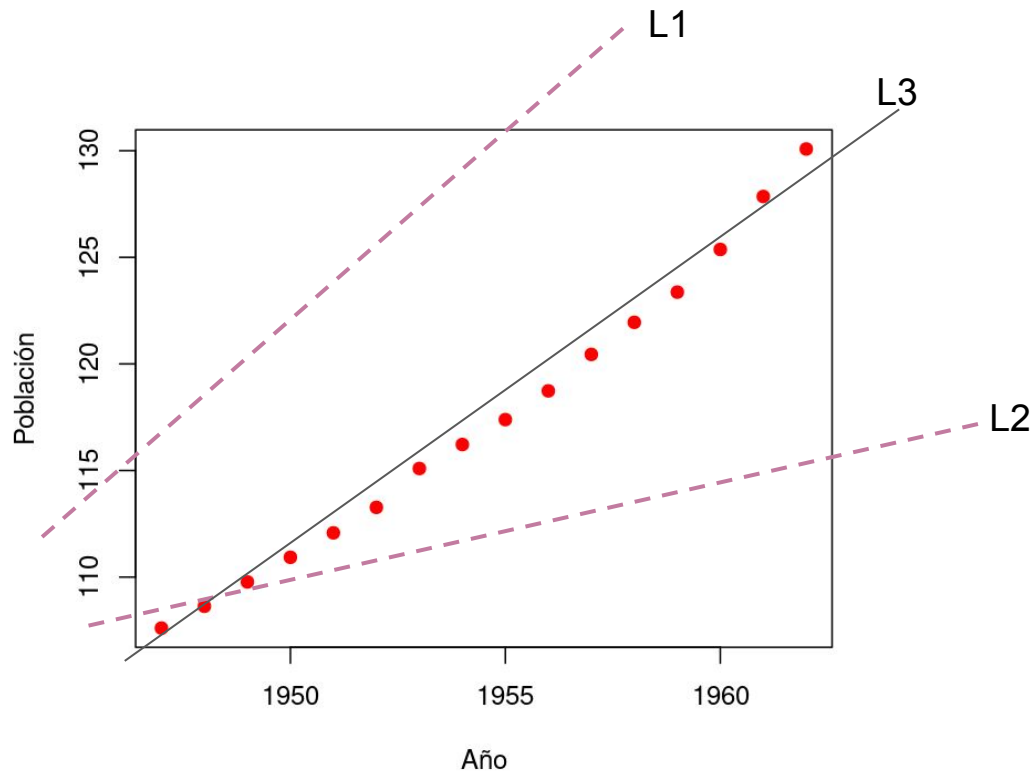
$$L = xw + b$$

bias

Pendiente

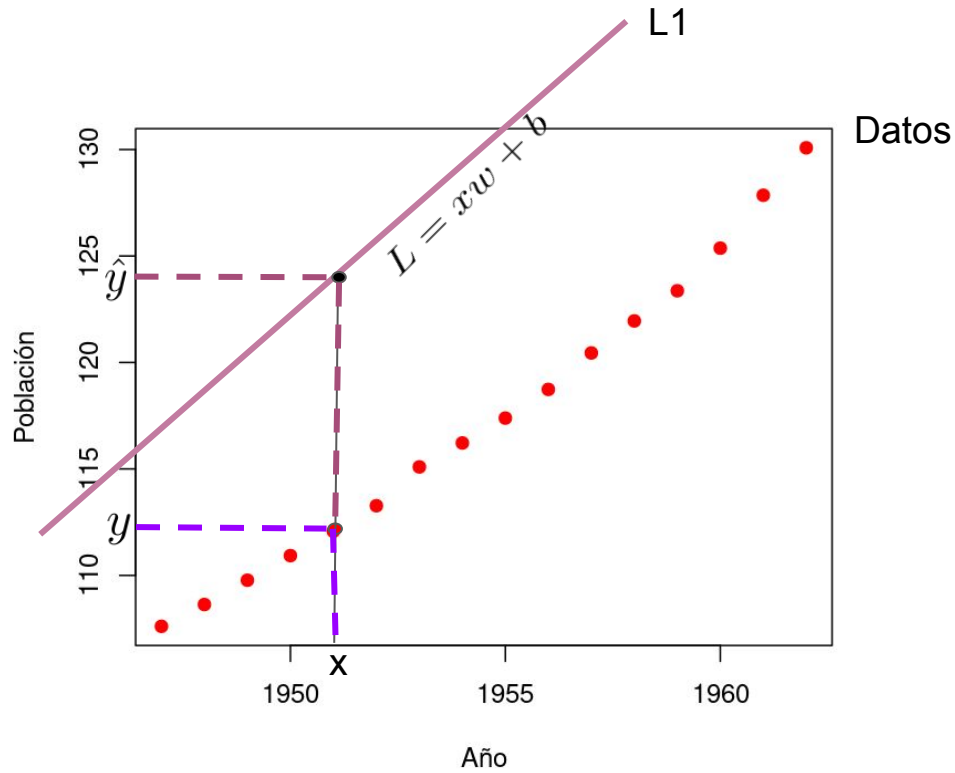


¿Cómo encuentro los valores correctos de w y b ?



$$L = xw + b$$

¿Cómo encuentro los valores correctos de w y b ?



$$e_i = (y_i - \hat{y}_i)^2$$

$$\hat{y}_i = x_i w + b$$

$$obj : \min \left(\frac{1}{n} \sum_{i=0}^n e_i \right)$$

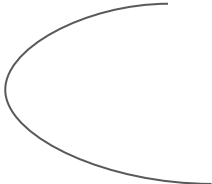
$$obj : \min \frac{1}{2n} \sum_{i=0}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$$

¿Cómo encuentro los valores correctos de w y b ?

Hipótesis

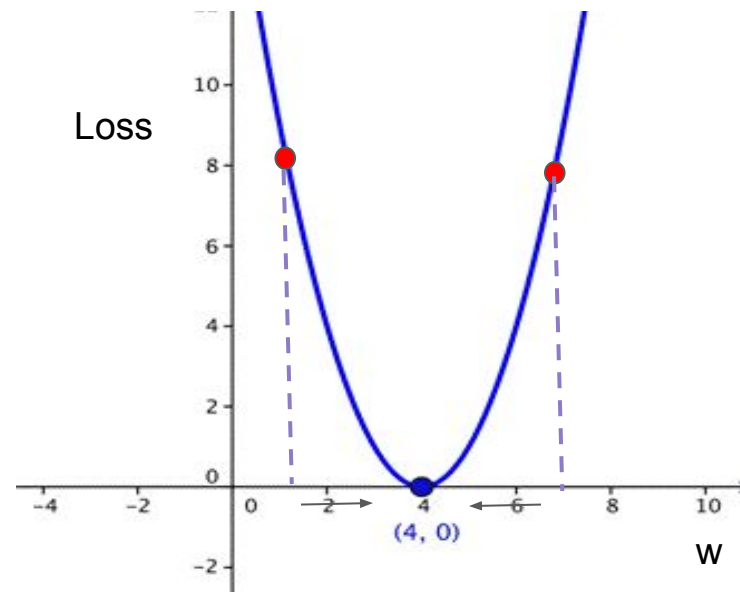
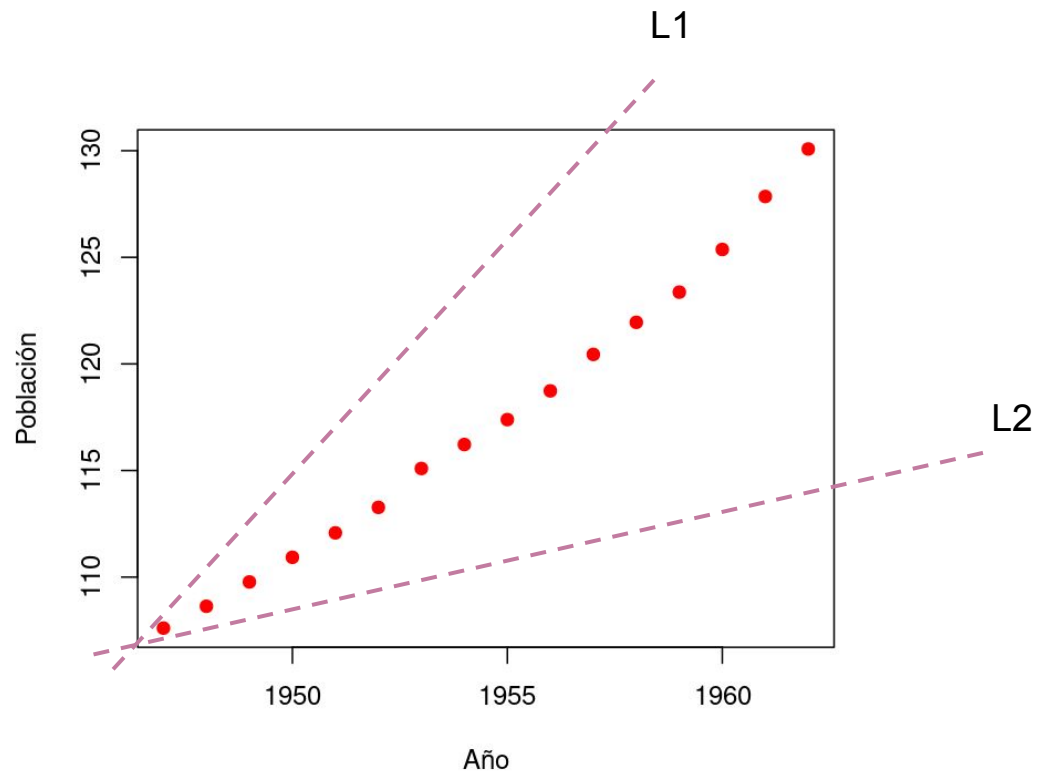
$$h(y_i) = x_i w + b$$

Loss Function


$$\mathcal{L} = \frac{1}{2n} \sum_{i=0}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$$

$$\mathcal{L} = \frac{1}{2n} \sum_{i=0}^n (y_i - (x_i w + b))^2$$

¿Cómo encuentro los valores correctos de w y b ?



Cálculo de W y b

Cálculo de W y b

Cálculo de W y b

En esta sección se presentó la regresión lineal univariado, así como un modelo basado en aprendizaje de máquinas.

La siguiente clase veremos una implementación en pythoy para la regresión Lineal Univariada.

2

Regresión Lineal multivariable

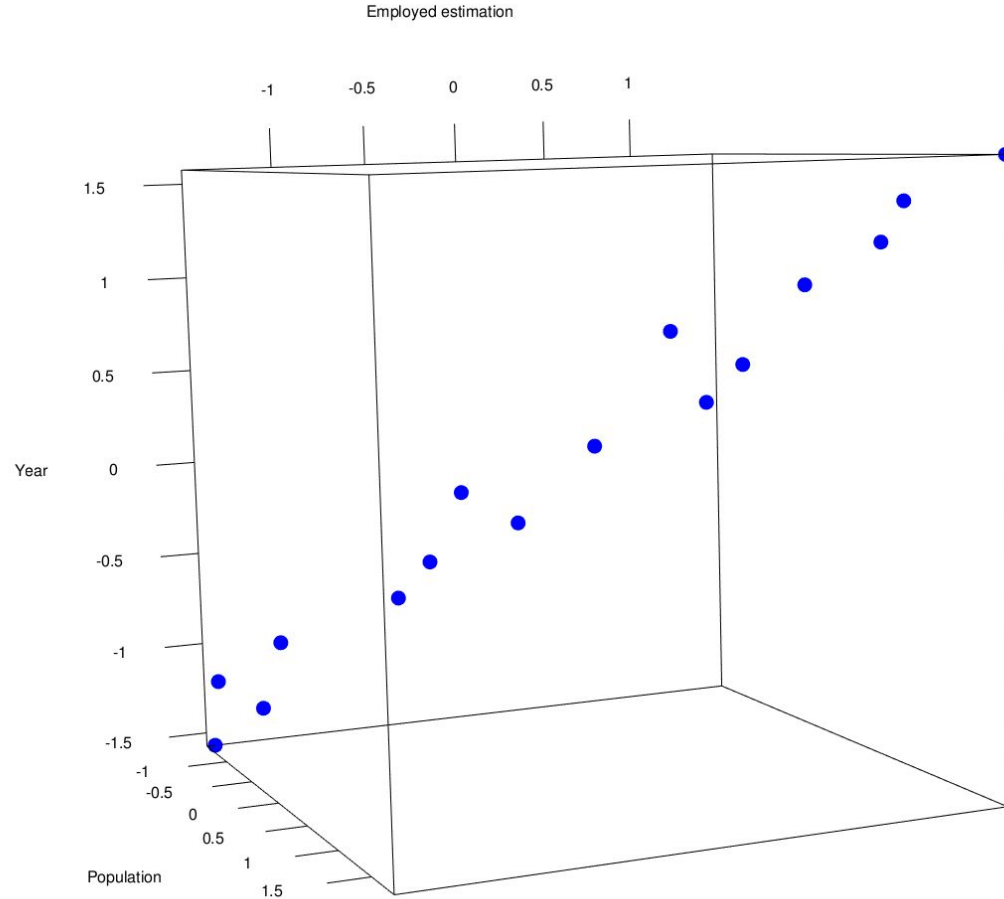
Objetivo: Entender la matemática detrás de la regresión lineal multivariable

```
data(longley)
print(names(longley))
plot(longley)
|
db<-longley[c("Year", "Population", "Employed")]
head(db) →
db <- as.data.frame(scale(db))

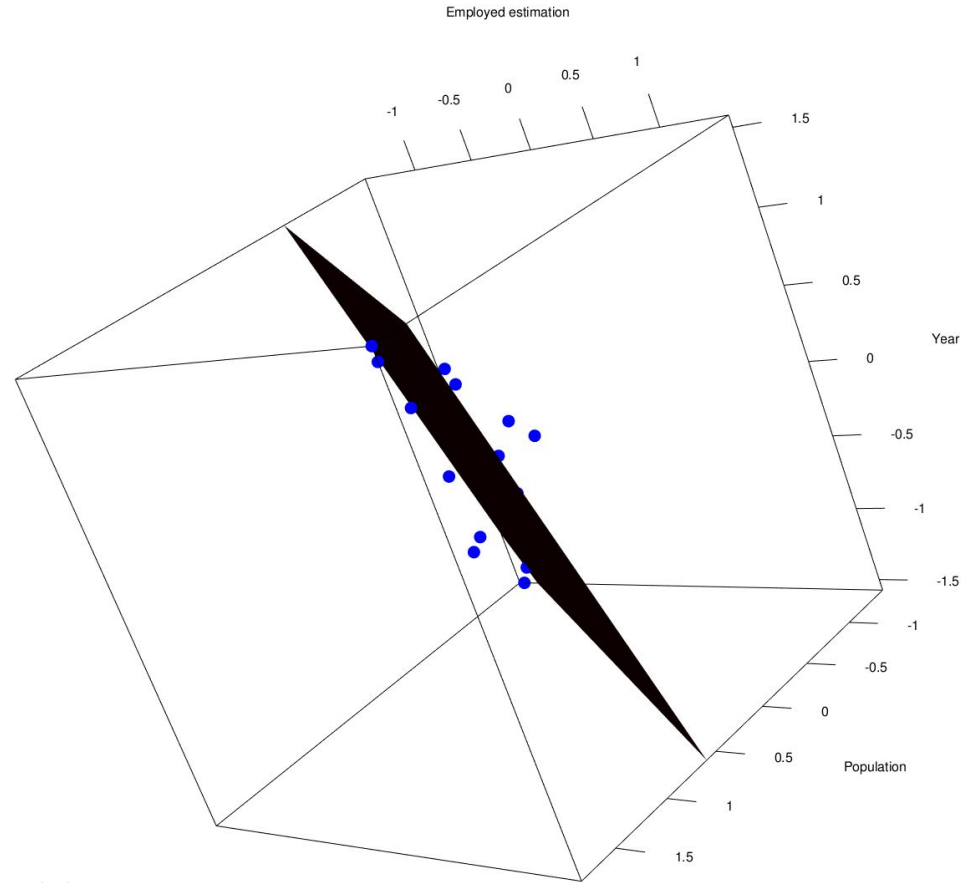
fit <- lm(db$Employed~., db)
```

| Year | Population | Employed |
|------|------------|----------|
| 1947 | 107.608 | 60.323 |
| 1948 | 108.632 | 61.122 |
| 1949 | 109.773 | 60.171 |
| 1950 | 110.929 | 61.187 |
| 1951 | 112.075 | 63.221 |
| 1952 | 113.270 | 63.639 |

¿Cómo nos aproximamos a este conjunto de puntos para predecir la empleabilidad según población y año?.



¿Cómo podemos crear el plano que mejor se ajuste a este conjunto de puntos?

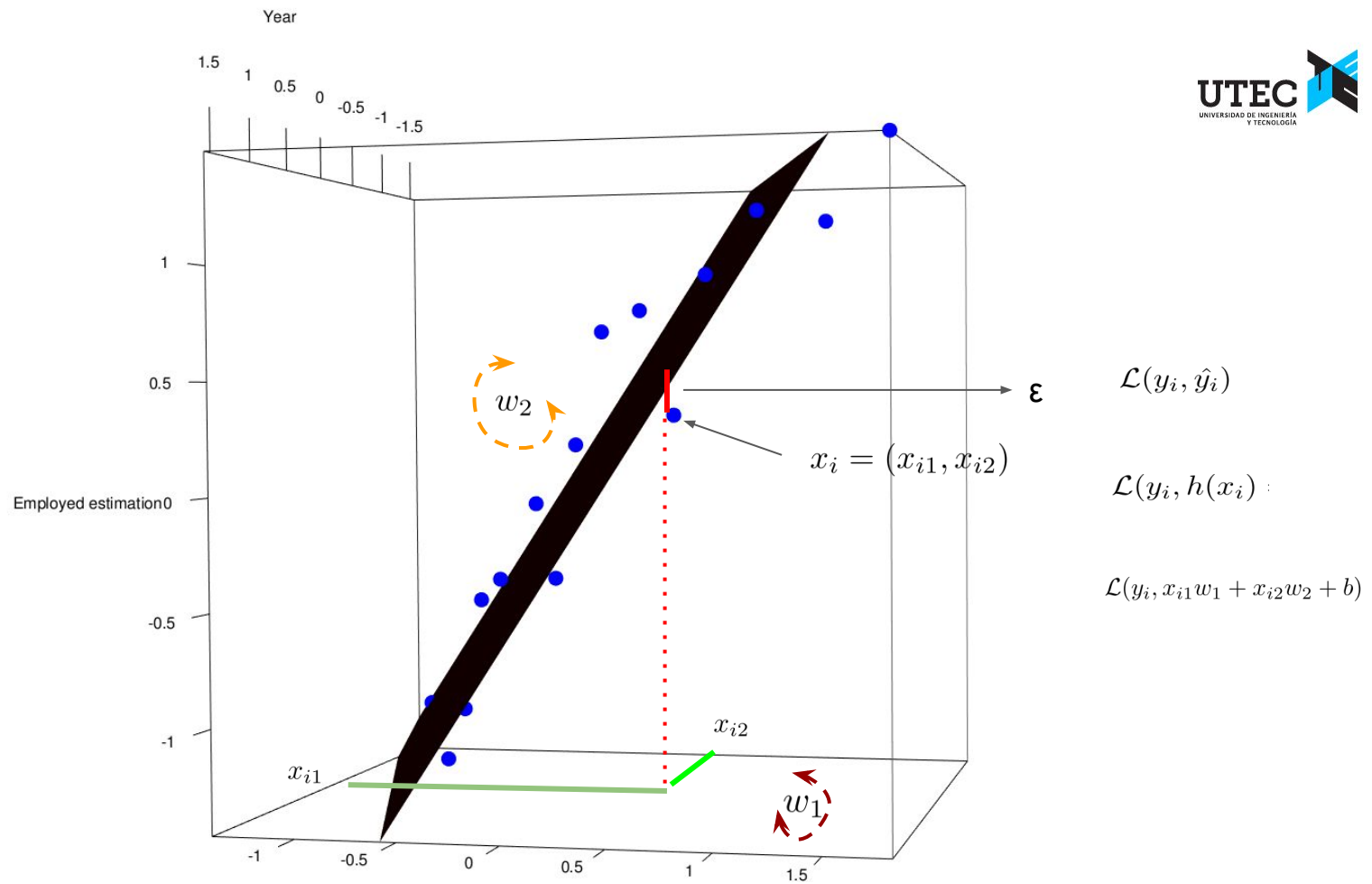


Ecuación del plano

$$ax_1 + bx_2 + c = 0$$



$$x_1 w_1 + x_2 w_2 + b = 0$$



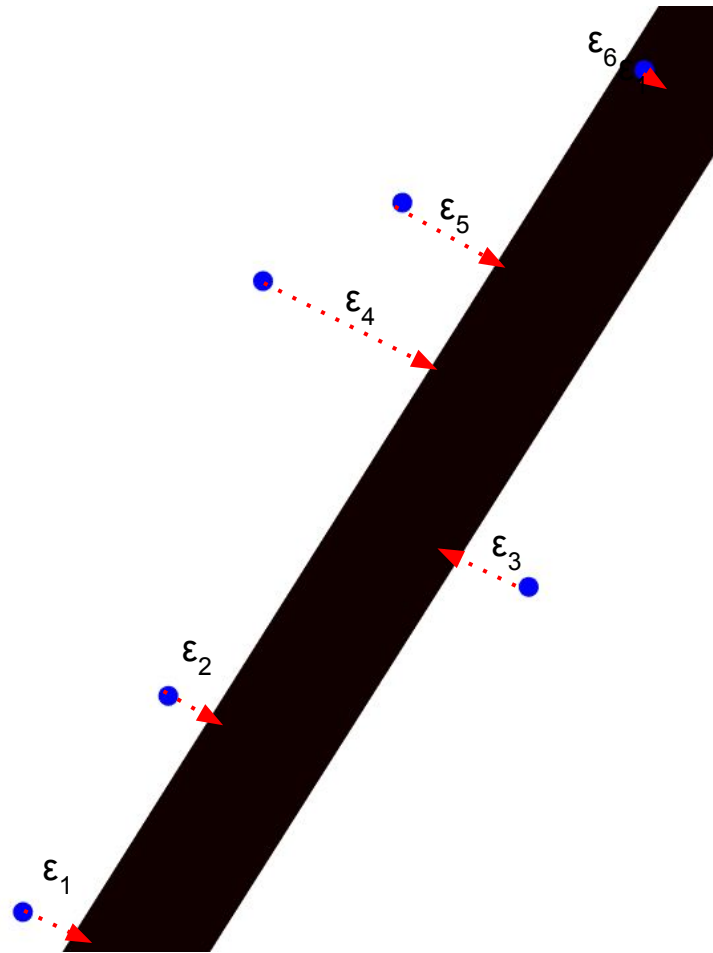
Hipótesis para regresión
lineal univariada

$$h(x_i) = x_i w + b$$

Hipótesis para regresión
lineal multivariada

$$h(x_i) = x_{i1} w_1 + x_{i2} w_2 + b$$

$$h(x_i) = x_{i1}w_1 + x_{i2}w_2 + b$$



$$\mathcal{L} = \frac{\epsilon_1 + \epsilon_2 + \dots + \epsilon_6}{6}$$

$$\mathcal{L} = \frac{\sum_{i=1}^n \epsilon_i}{n}$$

¿Cómo definimos ε ?

MSE

$$\varepsilon_i = (y_i - h(x_i))^2 = y_i - (x_{i1} + x_{i2} + b))^2$$

MAE

$$\varepsilon_i = |y_i - h(x_i)| = |y_i - (x_{i1} + x_{i2} + b)|$$

¿Cómo definimos la función de pérdida?

MSE

$$\mathcal{L} = \frac{\sum_{i=1}^n (y_i - h(x_i))^2}{n}$$

MAE

$$\mathcal{L} = \frac{\sum_{i=1}^n |y_i - h(x_i)|}{n}$$

¿Qué faltaría?

Hipótesis $h(x_i) = x_{i1}w_1 + x_{i2}w_2 + b$

Error $\mathcal{L} = \frac{\sum_{i=1}^n (y_i - h(x_i))^2}{n}$

Cambiar
parámetros



Hallar derivadas respecto a los parámetros

Hallar : $\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w_1}, \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w_2}, \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial b}$

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial b} =$$

Hallar : $\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w_1}, \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w_2}, \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial b}$

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w_1} =$$

Hallar : $\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w_1}, \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w_2}, \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial b}$

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w_2} =$$

```
fit <- lm(db$Employed~., db)
b = fit$coefficients[1]
w1 = fit$coefficients[2]
w2 = fit$coefficients[3]
X1 = db$Year
X2 = db$Population
Y = db$Employed
open3d()
plot3d(X1, X2, Y, col = "blue",size =15, xlab = "Year", ylab="Population", zlab = "Employed estimation")
planes3d(w1,w2,-1,b, col="red")
```



Generalizando a un espacio k dimensional

Hipótesis

Generalizando a un espacio k dimensional

Función loss

Generalizando a un espacio k dimensional

Hallar las $k + 1$ derivadas

```

1 def train(x, y, umbral, alfa):
2     w = [np.random.rand() for i in range(1:k)]
3     b = np.random.rand()
4     L = Error(x, y, w, b)
5     loss = []
6     while (L > umbral):
7         db, dw = derivada(x, y, w, b)
8         b, w = update(w, b, alfa, db, dw)
9         L = Error(x, y, w, b)
10        print(L)
11        loss.append(L)
12    return b, w
13

```

3

Regresión Lineal multivariable



UTEC

UNIVERSIDAD DE INGENIERIA
Y TECNOLOGIA

