01-Regresion Lineal

Adrian

20/1/2022

Introduccion a la regresion lineal

Objetivo: Describir la relacion entre la variable independiente (x) y la variable dependiente (y).

Habra que buscar una funcion y = f(x) cuya grafica se aproxime lo maximo posible a nuestros pares ordenados Esta funcion nos dara un modelo matematico de como se comportan estas observaciones.

Primera opcion

Comprobar si satisfacen una relacion lineal: y = ax + b

imponiendo que la suma de los cuadrados de las diferencias entre los valores y_i y sus aproximaciones $\tilde{y_i} = ax_i + b$ sea minima.

Calcular una recta de regresion lineal

Lo ideal es trabajar con Data Frames.

```
body = read.table("../../data/bodyfat.txt", header = T)
head(body, 3)
```

```
Density Fat Age Weight Height Neck Chest Abdomen Hip Thigh Knee Ankle
## 1 1.0708 12.3 23 154.25 67.75 36.2
                                        93.1
                                                85.2 94.5
                                                          59.0 37.3
     1.0853 6.1 22 173.25
                            72.25 38.5 93.6
                                                83.0 98.7
                                                          58.7 37.3
## 3 1.0414 25.3 22 154.00 66.25 34.0 95.8
                                                87.9 99.2 59.6 38.9 24.0
    Biceps Forearm Wrist
              27.4 17.1
## 1
      32.0
## 2
      30.5
              28.9 18.2
## 3
      28.8
              25.2 16.6
```

Vamos a trabajar con las variables fat y weight

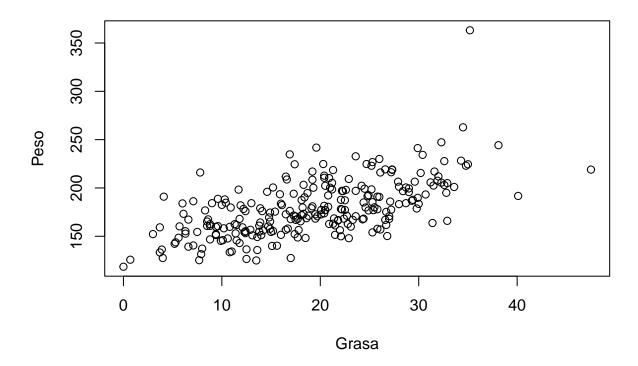
```
body2 = body[,c(2,4)]
names(body2) = c("Grasa", "Peso")
str(body2)
```

```
## 'data.frame': 252 obs. of 2 variables:
## $ Grasa: num 12.3 6.1 25.3 10.4 28.7 20.9 19.2 12.4 4.1 11.7 ...
## $ Peso : num 154 173 154 185 184 ...
```

head(body2, 3)

Estimar una funcion lineal entre el peso y la grasa Es recomendable empezar con una representacion grafica.

```
plot(body2)
```



Para calcular la recta de regresion

Coefficients:

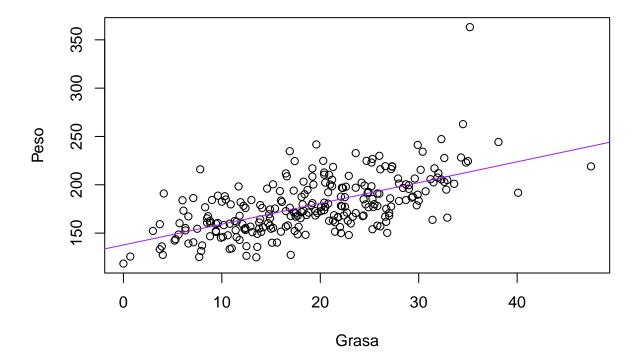
```
# Modelo lineal que explica el peso en funcion de la grasa
# Primero van las dependientes
# Opcion 1:
lm(body2$Peso~body2$Grasa)

##
## Call:
## lm(formula = body2$Peso ~ body2$Grasa)
##
```

```
## (Intercept)
                body2$Grasa
##
       137.738
                       2.151
# Opcion 2:
lm(Peso~Grasa, data = body2)
##
## Call:
## lm(formula = Peso ~ Grasa, data = body2)
##
## Coefficients:
   (Intercept)
##
                       Grasa
##
       137.738
                       2.151
```

Ahora podemos superponer la funcion obtenida anteriormente en nuestro grafico usando abline()

```
plot(body2)
abline(lm(Peso~Grasa, data = body2), col = "purple")
```



Coeficiente de determinacion

Util para evaluar numericamente si la relacion lineal es significativa o no. Se expresa con R^2 . Si $R^2 > 0.9$ consideraremos que es un ajuste bueno.

La funcion summary aplicada a l
m nos muestra los contenido de este objeto. Encontramos Multiple R-squared, que es el \mathbb{R}^2

```
# Coeficiente de determinacion
summary(lm(Peso~Grasa, data = body2))$r.squared
```

[1] 0.3750509

Transformaciones logaritmicas

No siempre encontraremos dependencias lineales, tambien encontraremos otro tipo de dependencias como potencias o exponenciales.

Se pueden transformar a lineales mediante un cambio de escala. - Escala semilogaritmica: Eje de abscisas (x) esta en escala lineal y el de ordenadas en escala logaritmica - Escala doble logaritmica: Ambos ejes estan en escala logaritmica

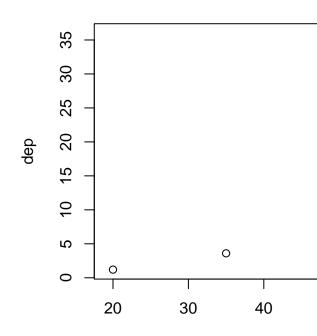
```
Si log(y) = ax + b, entonces "y" sigue una ley exponencial frente a "x"
```

Si log(y) = log(x) + b, entonces "y" sigue una ley potencial frente a "x"

```
dep = c(1.2,3.6,12,36)
ind = c(20,35,61,82)

plot(ind, dep, main = "Escala lineal")
```

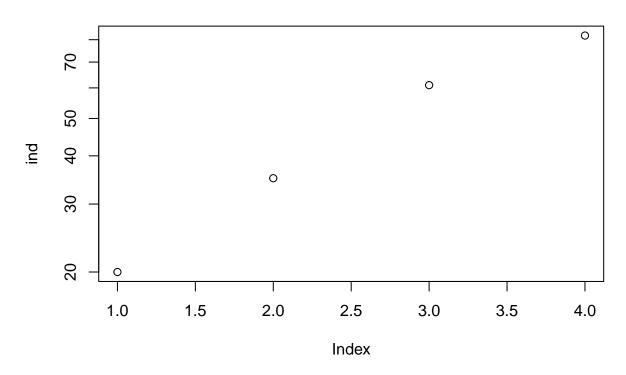
Es



Ejemplo Transformaciones logaritmicas - Modelo Exponencial

```
plot(ind, log = "y", main = "Escala semilogaritmica")
```

Escala semilogaritmica



```
# Modelo lineal
lm(log10(dep)~ind)
```

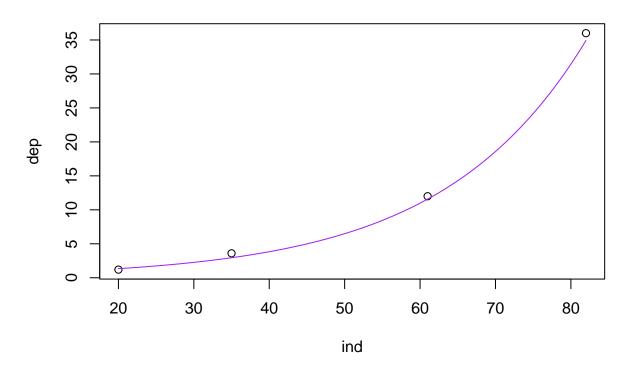
```
##
## Call:
## lm(formula = log10(dep) ~ ind)
##
## Coefficients:
## (Intercept) ind
## -0.32951 0.02318
```

```
# Coeficiente de determinacion
summary(lm(log10(dep)~ind))$r.squared
```

[1] 0.9928168

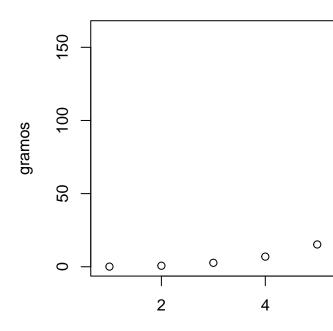
```
plot(ind, dep, main = "Curva de Regresion")
curve(1.054^x*0.468, add = T, col = "purple")
```

Curva de Regresion



```
tiempo = 1:10
gramos = c(0.097,0.709,2.698,6.928,15.242,29.944,52.902,83.903,120.612,161.711)
d.f = data.frame(tiempo, gramos)
```

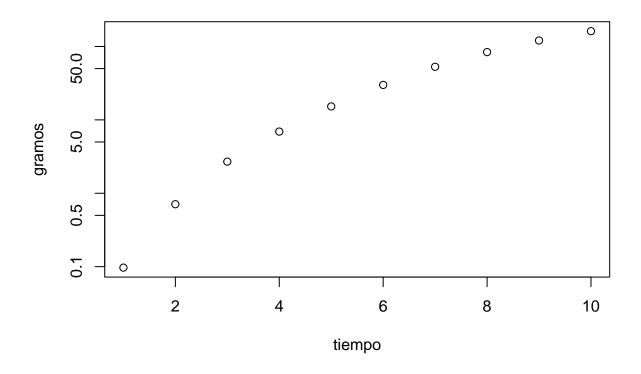
```
plot(d.f)
```



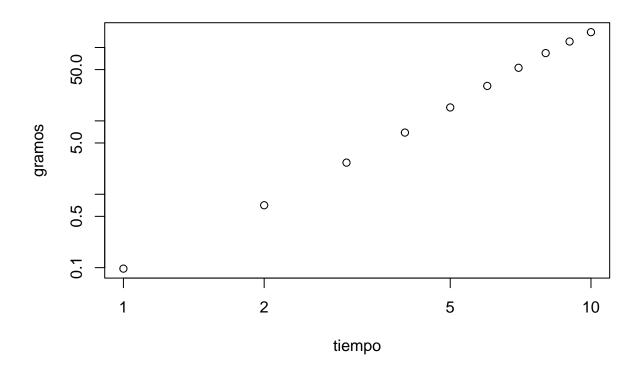
tie

 ${\bf Ejemplo\ Transformaciones\ logaritmicas\ -\ Modelo\ Potencial}$

```
# Escala semilogaritmica
plot(d.f, log="y")
```



Escala doblelogaritmica
plot(d.f, log="xy")



Obtener el modelo lineal

```
# Modelo lineal
lm(log10(gramos)~log10(tiempo), data = d.f)
##
## Call:
## lm(formula = log10(gramos) ~ log10(tiempo), data = d.f)
##
## Coefficients:
     (Intercept)
                  log10(tiempo)
##
          -1.093
                          3.298
##
# Coeficiente de determinacion
summary(lm(log10(gramos)~log10(tiempo), data = d.f))$r.squared
## [1] 0.9982009
Curva de Regresion
plot(d.f, main = "Curva de regresion")
curve(x^{(3.298)}*0.081, add = T, col = "purple")
```

Curva de regresion

