

Regresión Lineal. Ejemplo.

```
# En química analítica se usa el modelo de regresión para calibrar
# un método de medición. Para calibrar un fluorímetro se han
# examinado 7 soluciones estándar de fluoresceína (de las que se
# conoce la concentración medida con mucha precisión) en el
# fluorímetro. Los siguientes datos son las concentraciones
# y la intensidad de fluorescencia observada en el fluorímetro:
#
# Concentración, pg/ml:      0      2      4      6      8      10     12
# Intensidad de fluorescencia: 2.1    5.0    9.0   12.6   17.3   21.0   24.7
#####
# 1) Cargamos los datos a R
#####

> conc<-scan()
1: 0      2      4      6      8      10     12
8:
Read 7 items
> fluo<-scan()
1: 2.1    5.0    9.0   12.6   17.3   21.0   24.7
8:
Read 7 items
#####
# 2) Grafico de dispersion
#####

#scatter plot de los datos
> plot(conc,fluo,xlab="concentracion",ylab = "fluorescencia",
+       main="diagrama de dispersion
+              de fluorescencia vs. concentracion")
> # ponemos la concentracion en las x, como variable independiente,
> # la fluorescencia como variable dependiente, en las y
#####

# 3) Ajuste del modelo
#####
#la instrucción lm (linear model) ajusta la recta de mínimos cuadrados a los datos

> salida<-lm(fluo~conc)
# el lm produce un objeto (una lista) que contiene muchas cosas
> names(salida)
[1] "coefficients"   "residuals"        "effects"          "rank"
[5] "fitted.values"   "assign"           "qr"               "df.residual"
[9] "xlevels"         "call"             "terms"            "model"

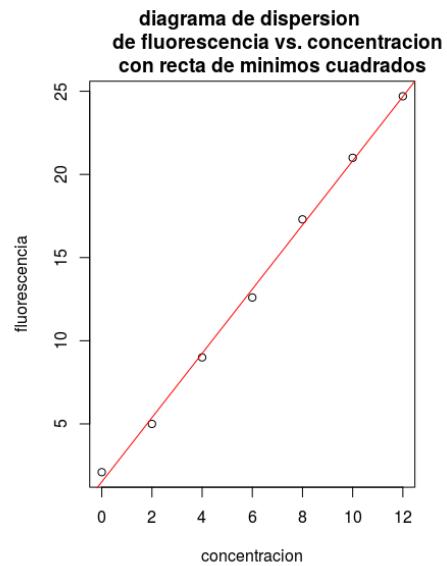
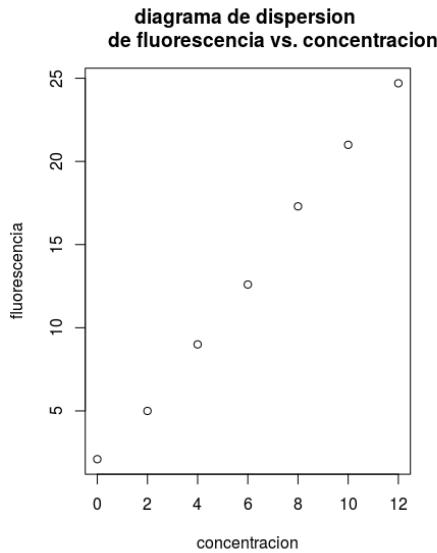
# para obtener los coeficientes, hay dos formas
> salida$coefficients
(Intercept)      conc
1.517857      1.930357
> coefficients(salida)
(Intercept)      conc
1.517857      1.930357

#superponemos la recta de mínimos cuadrados al grafico
> plot(conc,fluo,xlab="concentracion",ylab = "fluorescencia",
+       main="diagrama de dispersion
```

```

+      de fluorescencia vs. concentracion
+      con recta de minimos cuadrados")
> abline(salida,col="red")

```



```
> summary(salida)
```

Call:

```
lm(formula = fluo ~ conc)
```

Residuals:

1	2	3	4	5	6	7
0.58214	-0.37857	-0.23929	-0.50000	0.33929	0.17857	0.01786

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t)
(Intercept)	1.5179	0.2949	5.146	0.00363 **
conc	1.9304	0.0409	47.197	8.07e-08 ***

Signif. codes: 0 ‘***’ 0.001 ‘**’ 0.01 ‘*’ 0.05 ‘.’ 0.1 ‘ ’ 1

Residual standard error: 0.4328 on 5 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.9978, Adjusted R-squared: 0.9973
F-statistic: 2228 on 1 and 5 DF, p-value: 8.066e-08

#tambien es un objeto de R

```
> names(summary(salida))
[1] "call"          "terms"        "residuals"     "coefficients" "aliased"       "sigma"
[7] "df"            "r.squared"    "adj.r.squared" "fstatistic"   "cov.unscaled"
```

```
#####
# 4) estimamos el valor esperado de la fluorescencia cuando conc = 6 y 10
#####
```

```

> # a mano
> coefficients(salida)[1]+coefficients(salida)[2]*6
(Intercept)
13.1
> coefficients(salida)[1]+coefficients(salida)[2]*10
(Intercept)
20.82143

```

```

> # con la instruccion predict que calcula directamente el R.
> predict(salida,newdata=data.frame(conc=6))
  1
13.1
> predict(salida,newdata=data.frame(conc=10))
  1
20.82143

> # que calcula la instruccion fitted.values?
> fitted.values(salida)
  1      2      3      4      5      6      7
1.517857 5.378571 9.239286 13.100000 16.960714 20.821429 24.682143

> # que calcula la instruccion residuals?
> residuals(salida)
  1      2      3      4      5      6      7
0.58214286 -0.37857143 -0.23928571 -0.50000000  0.33928571  0.17857143  0.01785714

> #####
> # 5) intervalos de confianza para coeficientes
> #####
> #el cuantil
> qt(0.975,df=5)
[1] 2.570582
>
> #los coeficientes estimados, y sus desvios estandares en las
> #primeras dos columnas
> summary(salida)$coef
            Estimate Std. Error    t value   Pr(>|t|)
(Intercept) 1.517857 0.29493600  5.146395 3.625829e-03
conc        1.930357 0.04090026 47.196691 8.066023e-08
>
> #los extremos superiores de los ic
> summary(salida)$coef[,1]+summary(salida)$coef[,2]*qt(0.975,df=5)
(Intercept)      conc
2.276014     2.035495
>
> #los extremos inferiores de los ic
> summary(salida)$coef[,1]-summary(salida)$coef[,2]*qt(0.975,df=5)
(Intercept)      conc
0.75970      1.82522
>
> # el R calcula todo automaticamente
> confint(salida)
             2.5 %    97.5 %
(Intercept) 0.75970  2.276014
conc        1.82522  2.035495

#####
# 6) IC para E(Y) cuando X=6 y X=10
#####
> # con el siguiente comando, que calcula el estimador e IC
> # correspondiente a X=6 y a X=10
> predict(salida,newdata=data.frame(conc = 6), interval="confidence")
  fit      lwr      upr
1 13.1 12.67945 13.52055
> predict(salida,newdata=data.frame(conc = 10), interval="confidence")

```

```

      fit      lwr      upr
1 20.82143 20.22668 21.41618

#####
# 7) Intervalos de prediccion
#####

> predict(salida,newdata=data.frame(conc =  6), interval="prediction")
      fit      lwr      upr
1 13.1 11.91051 14.28949
> predict(salida,newdata=data.frame(conc = 10), interval="prediction")
      fit      lwr      upr
1 20.82143 19.55978 22.08308
>
> #####
> # 8) Validacion de supuestos
> #####
>

# Graficos para decidir si se satisfacen los supuestos de linealidad
# y homoscedasticidad

# 1) el grafico que ya teniamos
plot(conc,fluo)
abline(salida,col=2)

> mfrow=c(2,2) #para hacer cuatro graficos juntos
> # 2)

> mfrow=c(2,2) #para hacer cuatro graficos juntos

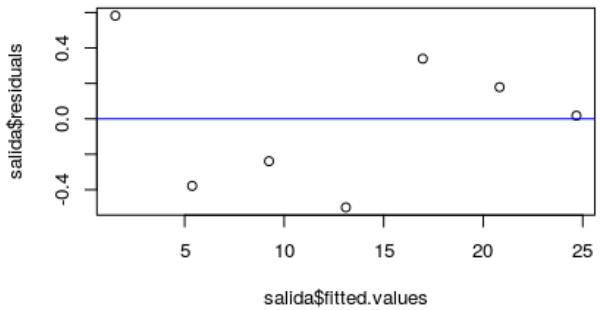
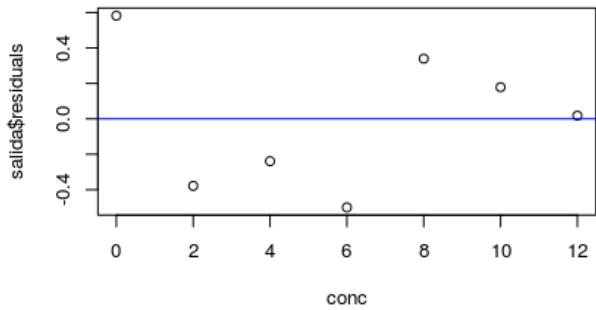
> # 2)
> plot(conc,salida$residuals)
> abline(a=0,b=0,col=4)

> #3)
> plot(salida$fitted.values,salida$residuals)
> abline(a=0,b=0,col=4)

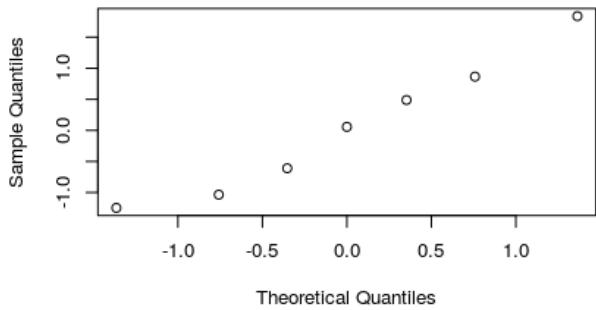
> #4)
> qqnorm(rstandard(salida),main="qqplot de residuos
+         estandarizados")

> #5)
> boxplot(rstandard(salida),main="boxplot de residuos
+         estandarizados")

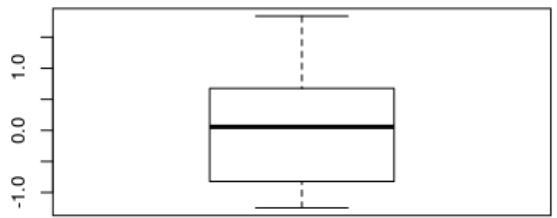
```



qqplot de residuos estandarizados



boxplot de residuos estandarizados



```
> shapiro.test(rstandard(salida))
```

Shapiro-Wilk normality test

```
data: rstandard(salida)
W = 0.95794, p-value = 0.8009
```