Tres parámetros

J. Abellán

17 de marzo de 2017

Vamos a considerar el caso más sencillo, el lineal:

$$y = y(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2$$

Los datos

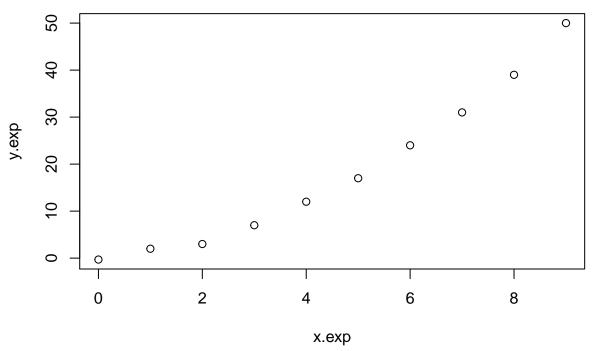
```
# título
titulo <- "Datos ficticios"

# los datos
x.exp <- c( 0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9 )
y.exp <- c( -0.3, 2, 3, 7, 12, 17, 24, 31, 39, 50 )

N <- length( x.exp )

# primer vistazo
plot( x.exp, y.exp, main = titulo )</pre>
```

Datos ficticios



```
# ajuste con lm
aj <- lm( y.exp ~ I(x.exp) + I( x.exp^2 ) )</pre>
```

```
summary( aj )
##
## Call:
## lm(formula = y.exp ~ I(x.exp) + I(x.exp^2))
## Residuals:
                  1Q
                      Median
                                           Max
## -0.80303 -0.23409 -0.08152 0.42773 0.70545
##
## Coefficients:
##
              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) -0.04909
                          0.45566
                                  -0.108
                                            0.9172
## I(x.exp)
               0.82394
                          0.23579
                                    3.494
                                            0.0101 *
## I(x.exp^2)
               0.51970
                          0.02522 20.606 1.59e-07 ***
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 0.5795 on 7 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.9991, Adjusted R-squared: 0.9989
## F-statistic: 3929 on 2 and 7 DF, p-value: 2.103e-11
```

Función Q

La definición de la función Q es la de siempre:

$$Q = Q(a_0, a_1, a_2) \equiv \sum_{i} (y_i - y(x_i; a_0, a_1, a_2))^2$$

donde $x_i, y_i, i = 1, 2, \dots, N$ son los datos obtenidos y a_0, a_1, a_2 los parámetros de la teoría a inferir de esos datos.

```
# la teoria
mif <- function(x, a0, a1, a2){ a0 + a1 * x + a2 * x^2 }

# rango de los parámetros
na0 <- na1 <- na2 <- 100

a01 <- - 3; a02 <- 3
A0 <- seq( a01, a02, len = na0)

dA0 <- ( a02 - a01 ) / ( na0 - 1 )

a11 <- - 1; a12 <- 3
A1 <- seq( a11, a12, len = na1)

dA1 <- ( a12 - a11 ) / ( na1 - 1 )

a21 <- 0.3; a22 <- 0.7
A2 <- seq( a21, a22, len = na2)

dA2 <- ( a22 - a21 ) / ( na2 - 1 )</pre>
```

```
# declaración del array Q
Q <- array( 0, dim = c( na0, na1, na2 ) )
# cálculo de Q
for ( i in seq_along( A0 ) ) {
 for (j in seq_along( A1 ) ) {
   for ( k in seq_along( A2 ) ) {
      yt <- mif( x.exp, A0[ i ], A1[ j ], A2[ k ] )
      Q[i, j, k] \leftarrow sum((y.exp - yt)^2)
   }
  }
}
Qmin <- min( Q )
# teorema de Bayes
pAOA1A2 \leftarrow Q^(-N/2)
# marqinalización
pAO <- apply( pAOA1A2, 1, sum )
pA1 <- apply( pA0A1A2, 2, sum )
pA2 <- apply( pA0A1A2, 3, sum )
# normalización
pAO \leftarrow pAO / sum(pAO * dAO)
pA1 <- pA1 / sum( pA1 * dA1 )
pA2 \leftarrow pA2 / sum(pA2 * dA2)
# Los estadísticos
# medias
AOm \leftarrow sum(AO * pAO * dAO)
A1m <- sum(A1 * pA1 * dA1)
A2m \leftarrow sum(A2 * pA2 * dA2)
# varianza
vAO \leftarrow sum( (AO - AOm )^2 * pAO * dAO )
```

```
vA1 <- sum( ( A1 - A1m )^2 * pA1 * dA1 )

vA2 <- sum( ( A2 - A2m )^2 * pA2 * dA2 )

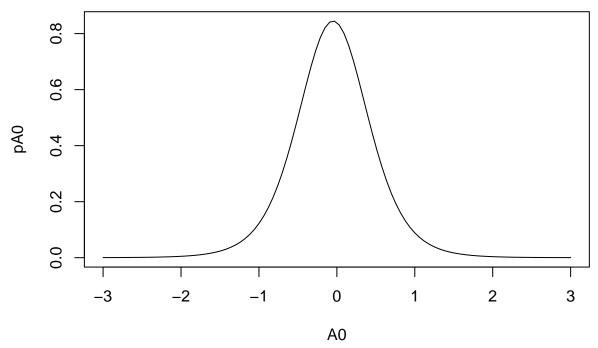
# Incertidumbre, error o desviación estándar
eA0 <- sqrt( vA0 )

eA1 <- sqrt( vA1 )

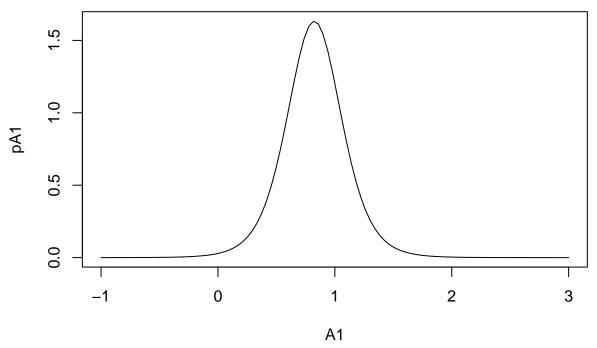
eA2 <- sqrt( vA2 )</pre>
```

Dibujo de las funciones de distribución

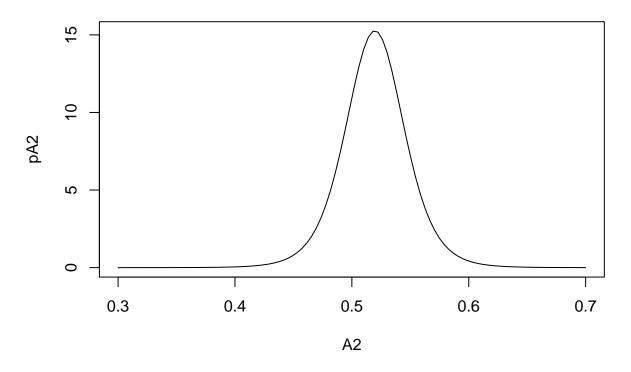
ao = -0.049 + -0.535



a1 = 0.824 +- 0.277



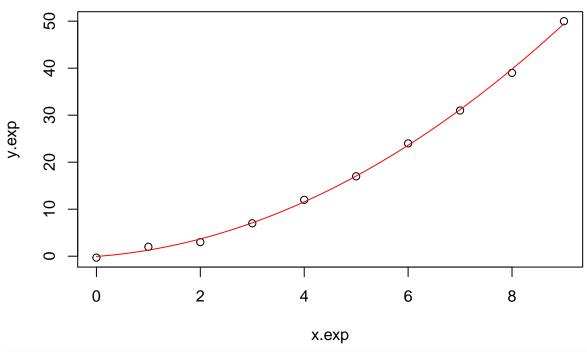
a2 = 0.52 + -0.03



El ajuste

Superponemos a los datos el mejor ajuste

ao = -0.049, a1 = 0.824, a2 = 0.52



```
# los residuos
residuos <- y.exp - mif( x.exp, AOm, A1m, A2m )
plot( x.exp, residuos, main = paste( "Qmin = ", round( Qmin, 2 ) ) )
abline( h = 0, col = 2 )</pre>
```

Qmin = 2.38

