Regresión múltiple: estudio empírico del orden de la multiplicación de matrices.

Taller MAT III GIUN. 1920

Contents

Enunciado	1
Estudio del orden por regresión múltiple Regresión lineal múltiple	2
Cuestiones	4
Enunciado	
Cargamos los datos, los transformamos en un data frame de dos variables n y seconds	
#cargamos el objeto del working directory actual load("data1000.Robj") class(data1000)	
## [1] "matrix"	
<pre>#no muestro la extructura pues es muy larga #str(data1000) #head(data1000) data=as.data.frame(matrix(unlist(data1000),ncol=2,byrow=TRUE)) head(data)</pre>	
## V1 V2 ## 1 10 0.000 ## 2 110 0.001 ## 3 210 0.003 ## 4 310 0.008 ## 5 410 0.013 ## 6 510 0.026	
<pre>#ponemos nombres names(data)=c("n","seconds") #eliminamos las filas con seconds=0 data=data[data\$seconds!=0,] head(data)</pre>	
## n seconds ## 2 110 0.001 ## 3 210 0.003 ## 4 310 0.008 ## 5 410 0.013	

```
## 6 510 0.026
## 7 610 0.045
```

Estudio del orden por regresión múltiple

En el taller anterior estudiamos si los modelos de orden del algoritmo de multiplicación de matrices se ajustan a un modelo lineal a uno exponencial o a uno potencial y recordamos que sabemos que la multiplicación de matrices cuadradas de orden es $O(n^3)$. Pero los resultados nos daban un orden de $O(n^2.7)$ aproximadamente.

El algoritmo de Strassen de multiplicación de matrices consiste en multiplicar la matriz a trozos y nos promete un orden de $O(n^{\log_2(7) + o(1)}) = O(\log(7, 2))$. Así que vamos a utilizar una regresión lineal múltiple con nuestros datos.

Regresión lineal múltiple

Os paso estos modelos

```
lm_fit=lm(seconds~n+I(n^2)+I(n^3)+I(n^log(7,2)),data=data)
summary(lm_fit)
##
## Gall:
```

```
## Call:
##
  lm(formula = seconds \sim n + I(n^2) + I(n^3) + I(n^log(7, 2)),
##
       data = data)
##
## Residuals:
##
       Min
                  1Q
                       Median
                                     3Q
                                             Max
##
  -1.11060 -0.12297 -0.00352 0.08026
                                        2.63564
##
## Coefficients:
##
                    Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept)
                   3.333e-01
                             5.131e-01
                                           0.650
                                                   0.5194
                  -1.769e-03
                              1.679e-03
                                          -1.054
                                                   0.2977
## n
## I(n^2)
                   3.135e-06
                              2.055e-06
                                           1.525
                                                   0.1343
## I(n^3)
                   2.862e-09
                              1.310e-09
                                                   0.0343 *
                                           2.184
## I(n^log(7, 2)) -1.671e-08
                             8.541e-09
                                          -1.956
                                                   0.0568 .
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 0.5532 on 44 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.9923, Adjusted R-squared: 0.9916
## F-statistic: 1412 on 4 and 44 DF, p-value: < 2.2e-16
step(lm_fit)
## Start: AIC=-53.29
## seconds ~ n + I(n^2) + I(n^3) + I(n^{\log(7, 2)})
##
                    Df Sum of Sq
##
                                    RSS
                                             AIC
```

```
## Step: AIC=-54.07
## seconds ~ I(n^2) + I(n^3) + I(n^{\log(7, 2)})
##
##
                    Df Sum of Sq
                                    RSS
                                            AIC
## <none>
                                 13.807 -54.066
## - I(n^2)
                          1.4322 15.239 -51.230
                     1
## - I(n^{\log(7, 2)}) 1
                          2.3190 16.126 -48.459
## - I(n^3)
                          3.1583 16.965 -45.972
                     1
##
## Call:
## lm(formula = seconds \sim I(n^2) + I(n^3) + I(n^log(7, 2)), data = data)
## Coefficients:
##
      (Intercept)
                           I(n^2)
                                           I(n^3)
                                                   I(n^{\log(7, 2)})
      -1.535e-01
                                                       -8.286e-09
##
                        1.028e-06
                                        1.582e-09
cor(data$n^3, data$n^log(7,2))
## [1] 0.9996034
summary(update(lm_fit,~.-n-I(n^2)))
## Call:
## lm(formula = seconds \sim I(n^3) + I(n^log(7, 2)), data = data)
##
## Residuals:
##
       Min
                  1Q
                     Median
                                    3Q
## -1.14618 -0.16832 0.01466 0.17051 2.91591
##
## Coefficients:
##
                    Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept)
                   2.138e-01 1.508e-01
                                          1.418
                                                   0.163
## I(n^3)
                   5.313e-10 8.434e-11
                                          6.299 1.03e-07 ***
## I(n^log(7, 2)) -1.836e-09 4.297e-10 -4.272 9.63e-05 ***
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 0.5756 on 46 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.9913, Adjusted R-squared: 0.9909
## F-statistic: 2606 on 2 and 46 DF, p-value: < 2.2e-16
summary(lm(seconds~I(n^3),data=data))
##
## Call:
## lm(formula = seconds ~ I(n^3), data = data)
## Residuals:
      Min
                1Q Median
                                3Q
## -1.3557 -0.3527 0.0061 0.2295 3.5420
## Coefficients:
                 Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) -2.262e-01 1.288e-01 -1.756
                                               0.0856 .
## I(n^3)
               1.712e-10 2.777e-12 61.635
                                               <2e-16 ***
```

```
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 0.6729 on 47 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.9878, Adjusted R-squared: 0.9875
## F-statistic: 3799 on 1 and 47 DF, p-value: < 2.2e-16
summary(update(lm_fit, ... -n-I(n^2)-I(n^1\log(7,2))))
##
## Call:
## lm(formula = seconds ~ I(n^3), data = data)
## Residuals:
      Min
               1Q Median
                               3Q
##
                                      Max
## -1.3557 -0.3527 0.0061 0.2295 3.5420
## Coefficients:
                Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) -2.262e-01 1.288e-01 -1.756
                                              0.0856 .
## I(n^3)
               1.712e-10 2.777e-12 61.635
                                              <2e-16 ***
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 0.6729 on 47 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.9878, Adjusted R-squared: 0.9875
## F-statistic: 3799 on 1 and 47 DF, p-value: < 2.2e-16
summary(update(lm_fit,~.-n-I(n^2)-I(n^3)))
##
## Call:
## lm(formula = seconds ~ I(n^log(7, 2)), data = data)
##
## Residuals:
##
      Min
               1Q Median
                               3Q
                                      Max
## -1.4387 -0.4378 -0.1328 0.4015 3.8727
##
## Coefficients:
##
                   Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept)
                 -4.218e-01 1.514e-01 -2.787 0.00765 **
## I(n^log(7, 2)) 8.703e-10 1.634e-11 53.262 < 2e-16 ***
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 0.7771 on 47 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.9837, Adjusted R-squared: 0.9834
## F-statistic: 2837 on 1 and 47 DF, p-value: < 2.2e-16
```

Cuestiones

Con estos modelos y algunos otros se pide:

1. Para el primer modelo. Comprobad que la suma de los residuos es 0. Calcular la desviación estándar de los residuos. Interpretar los resultados.

- 2. Para el primer modelo. Calcular los intervalos de confianza al 90% para los coeficientes. Con estos intervalos, los t-test y el ANOVA de la regresión discutir qué parámetros entran en el modelo.
- 3. Para el primer modelo. Dibujar los gráficos de los residuos contra los valores ajustados. Estudiar la normalidad de los residuos con un gráfico cuantil-cuantil
- 4. Utilizad el resto de modelos para decidir mediante la función step qué modelo más simple es el que se ajusta mejor a los datos.
- 5. Discutid qué modelo o modelos son los mejores para los datos y si es necesario ampliar la muestra de datos