Análisis para el dataset Growth (Parte 2)

Joel Alejandro Zavala Prieto

Contents

Información de contacto	2
Modelando el dataset	3
Descripción	3
Descripción de las variables	3
Resumen rápido de las variables	4
Propuesta de modelo	5
Ajuste del modelo e inferencias a los coeficientes obtenidos	5
Se pueden omitir variables del modelo obtenido	6

Información de contacto

```
Mail: alejandro.zavala1001@gmail.com
Facebook: https://www.facebook.com/AlejandroZavala1001
Git: https://github.com/AlejandroZavala98

## Loading required package: zoo

## ## Attaching package: 'zoo'

## The following objects are masked from 'package:base': ##

## as.Date, as.Date.numeric
```

Modelando el dataset

Descripción

En esta parte se hara un análisis del conjunto de datos "Growth". Cuya descripción citare

"Contiene datos sobre las tasas de crecimiento promedio durante 1960-1995 para 65 países, junto con variables que están potencialmente relacionadas con el crecimiento. Estos datos fueron proporcionados por el profesor Ross Levine de la Universidad de Brown y fueron utilizados en su artículo con Thorsten Beck y Norman Loayza"

Descripción de las variables

Variable	Descripción
country_name	Nombre del pais
growth	Crecimiento porcentual medio anual del Producto
	Interno Bruto (PIB) real de
1960 hasta 1995	
rgdp60	El valor del PIB per cápita en 1960, convertido a
	dólares estadounidenses de 1960
tradehare	La participación promedio del comercio en la
	economía de 1960 a 1995, medida como
suma de las exportaciones más las importaciones,	
dividida por el PIB	
yearsshcool	Promedio de años de escolarización de adultos
	residentes en ese país en 1960
rev_coups	Número medio anual de revoluciones, insurrecciones
	(exitosas o no) y golpes
de estado en ese país desde 1960 hasta 1995	
assasinations	Promedio anual de asesinatos políticos en ese país
	desde 1960 hasta
1995 (por millón de habitantes)	
oil	1 si el petróleo representara al menos la mitad de
	las exportaciones en 1960 (0 en otro caso)

country_name	growth	oil	rgdp60	tradeshare	yearsschool	rev_coups	assasinations
India	1.9151679	0	765.9998	0.1405020	1.45	0.1333333	0.8666667
Argentina	0.6176451	0	4462.0015	0.1566230	4.99	0.9333333	1.9333333
Japan	4.3047590	0	2953.9995	0.1577032	6.71	0.0000000	0.2000000
Brazil	2.9300966	0	1783.9999	0.1604051	2.89	0.1000000	0.1000000
United States	1.7122649	0	9895.0039	0.1608150	8.66	0.0000000	0.4333333
Bangladesh	0.7082631	0	951.9998	0.2214584	0.79	0.3064815	0.1750000

Resumen rápido de las variables

Un rápido vistazo a las medidas estadisticas de nuestro interés de las variables del dataset (excluyendo a Malta)

```
{\tt growth}
##
            :-2.8119
##
    Min.
##
    1st Qu.: 0.8057
##
    Median: 1.9745
           : 1.8691
##
    Mean
    3rd Qu.: 2.8283
##
##
    Max.
           : 7.1569
##
        rgdp60
##
    Min.
           : 367
##
    1st Qu.:1144
##
    Median:2028
##
    Mean
            :3131
##
    3rd Qu.:5180
##
    Max.
            :9895
##
      tradeshare
##
            :0.1405
    Min.
##
    1st Qu.:0.3847
##
    Median :0.5390
##
    Mean
            :0.5424
##
    3rd Qu.:0.6588
##
    {\tt Max.}
            :1.1279
##
     yearsschool
##
    Min.
           : 0.200
    1st Qu.: 1.880
##
    Median : 3.550
           : 3.959
##
    Mean
##
    3rd Qu.: 5.343
##
    Max.
           :10.070
##
      rev_coups
##
    Min.
            :0.00000
##
    1st Qu.:0.00000
##
    Median :0.08333
##
    Mean
            :0.17007
##
    3rd Qu.:0.26667
##
    Max.
            :0.97037
##
    assasinations
##
   Min.
            :0.0000
##
    1st Qu.:0.0000
##
   Median :0.1000
   Mean
            :0.2819
##
    3rd Qu.:0.2333
```

Max.

:2.4667

Propuesta de modelo

 $growth_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 tradeshare_i + \hat{\beta}_2 yearschool_i + \hat{\beta}_3 revcoups_i + \hat{\beta}_4 assasinations_i + \hat{\beta}_5 rgdp60_i$

Se muestra a continuación las variables a tomar para el analisis:

Mostrando las primeras 10 observaciones

growth	rgdp60	tradeshare	yearsschool	rev_coups	assasinations
1.9151679	765.9998	0.1405020	1.45	0.1333333	0.8666667
0.6176451	4462.0015	0.1566230	4.99	0.9333333	1.9333333
4.3047590	2953.9995	0.1577032	6.71	0.0000000	0.2000000
2.9300966	1783.9999	0.1604051	2.89	0.1000000	0.1000000
1.7122649	9895.0039	0.1608150	8.66	0.0000000	0.4333333
0.7082631	951.9998	0.2214584	0.79	0.3064815	0.1750000
2.8803267	3123.0015	0.2994059	3.80	0.0666667	1.4333333
2.2270143	1684.0004	0.3130729	2.97	0.1000000	0.7666667
0.0602060	2019.0002	0.3246127	3.02	0.2666667	0.5666667
-0.6579341	923.9999	0.3247456	0.70	0.3740741	0.2000000

Ajuste del modelo e inferencias a los coeficientes obtenidos

```
##
## Call:
## lm(formula = growth ~ tradeshare + yearsschool + rev_coups +
##
      assasinations + rgdp60, data = df_noMalta)
##
## Residuals:
##
      Min
              1Q Median
                             3Q
                                    Max
##
  -3.6897 -0.9459 -0.0565 0.8286 5.1534
##
## Coefficients:
##
                 Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
                0.6268915 0.7830280
                                     0.801 0.42663
## (Intercept)
## tradeshare
                1.3408193 0.9600631
                                      1.397 0.16786
## yearsschool
                0.5642445 0.1431131
                                      3.943 0.00022 ***
## rev_coups
               -2.1504256 1.1185900
                                    -1.922 0.05947
## assasinations 0.3225844 0.4880043
                                     0.661 0.51121
## rgdp60
               ## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 1.594 on 58 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.2911, Adjusted R-squared:
## F-statistic: 4.764 on 5 and 58 DF, p-value: 0.001028
```

 $\hat{growth_i} = 0.62689 + 1.34081 tradeshare_i + 0.56424 yearschool_i - 2.15042 revcoups_i + 0.32258 assainations_i - 0.00046 rgdp 60_i + 0.00046$

Se pueden omitir variables del modelo obtenido

Se vera si pueden ser omitidas las variables yearsschool, rev $_$ coups, assasinations y rgdp60 con ayuda del estadistico F

Sabemos que del modelo lineal (ya antes estudiado) se obtuvo que el modelo es:

```
##
## Call:
## lm(formula = growth ~ tradeshare, data = df_noMalta)
##
## Residuals:
##
      Min
               1Q Median
                               ЗQ
                                      Max
  -4.4247 -0.9383 0.2091 0.9265 5.3776
##
##
## Coefficients:
##
              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept)
                0.9574
                           0.5804
                                     1.650
                                            0.1041
                1.6809
                           0.9874
                                     1.702
## tradeshare
                                            0.0937 .
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 1.789 on 62 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.04466,
                                   Adjusted R-squared:
## F-statistic: 2.898 on 1 and 62 DF, p-value: 0.09369
```

$$\hat{growth}_i = 0.9574 + 1.6809 tradeshare_i$$

Con un coeficiente de determinación de:

[1] 0.04465809

Mientras que el coeficiente de determinación del modelo múltiple es:

[1] 0.2911211

Ahora el número de restricciones de nuestra hipotesis nula es 4, mientras que la regresion completa tiene 5, ademas de contar con un total de 64

Ahora sabemos del estadistico que se usara

$$F = \frac{\frac{SRC_r - SRC_{nr}}{q}}{\frac{SRC_{nr}}{n - k - 1}} = \frac{\frac{R_{nr}^2 - R_r^2}{q}}{\frac{1 - R_{nr}^2}{n - k - 1}}$$

De tal forma que nuestro estadistico es:

```
## [1] 5.04136
```

Por tablas

```
qf(0.01, q, n-k-1, lower.tail=F)

## [1] 3.66109

qf(0.025, q, n-k-1, lower.tail=F)

## [1] 3.015662

qf(0.05, q, n-k-1, lower.tail=F)
```

[1] 2.530694