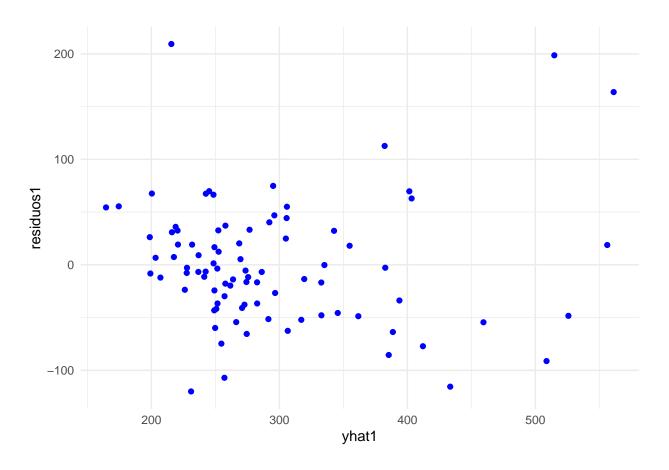
Heterocedasticidad

José Burgos

22/12/2020

Prueba de heterocedasticidad

Análisis gráfico



```
# modelo 2
mod2<-lm(log(hprice1$price)~hprice1$lotsize+hprice1$bdrms+hprice1$sqrft)</pre>
\verb| yhat2<-mod2\$fitted.values | \textit{\# valores ajustado}| \\
residuos2<-mod2$residuals
ggplot()+
  geom_point(aes(
    yhat2,
    residuos2
  ),color = "blue")+
  theme_minimal()
    0.4
residuos2
    0.0
   -0.4
   -0.8
        5.25
                           5.50
                                              5.75
                                                                 6.00
                                                                                     6.25
```

yhat2

Contraste de Breusch-Pagan

Residuos son homocedastico

 $H_0: Homocedasticidad \\$

Residuos son heterocedasticos

 $H_1: Heterocedasticidad$

```
bptest(mod1)

##

## studentized Breusch-Pagan test

##

## data: mod1

## BP = 14.092, df = 3, p-value = 0.002782

bptest(mod2)

##

## studentized Breusch-Pagan test

##

## data: mod2

## BP = 3.5427, df = 3, p-value = 0.3153
```

En este modelo hay heterocedasticidad al 10% de significancia, debido a que el p-valor es muy inferior al 10%. Por ende existe evidencia empirica para rechazar la hipotesis nula, solo al 10%, pero al 1% y 5% no se rechaza la hipotesis nula.

Corrigiendo la heterocedasticidad

Corrigiendo los errores estandar

```
coeftest(mod1,vcov. = hccm(mod1))
##
## t test of coefficients:
##
##
                     Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept)
                  -21.7703081 41.0326943 -0.5306 0.597124
## hprice1$lotsize 0.0020677
                               0.0071485 0.2893 0.773101
## hprice1$bdrms
                   13.8525217 11.5617901 1.1981 0.234236
## hprice1$sqrft
                    0.1227782
                                0.0407325 3.0143 0.003406 **
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
summary(mod1)
##
## Call:
## lm(formula = hprice1$price ~ hprice1$lotsize + hprice1$bdrms +
##
      hprice1$sqrft)
##
## Residuals:
       Min
                 1Q
                      Median
                                   3Q
## -120.026 -38.530
                      -6.555
                               32.323 209.376
##
## Coefficients:
                    Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept)
                  -2.177e+01 2.948e+01 -0.739 0.46221
## hprice1$lotsize 2.068e-03 6.421e-04
                                          3.220 0.00182 **
## hprice1$bdrms
                   1.385e+01 9.010e+00
                                          1.537 0.12795
## hprice1$sqrft
                   1.228e-01 1.324e-02
                                         9.275 1.66e-14 ***
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 59.83 on 84 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.6724, Adjusted R-squared: 0.6607
## F-statistic: 57.46 on 3 and 84 DF, p-value: < 2.2e-16
```

Error de especificacion en la forma funcional

 H_0 : No hay error de especificación en la forma funcional

 $H_1: Hay\ error\ de\ especificacion\ en\ la\ forma\ funcional$

```
stargazer:: stargazer(mod1,type = "text")
##
##
                        Dependent variable:
##
                             price
## lotsize
                            0.002***
##
                              (0.001)
##
                             13.853
## bdrms
##
                              (9.010)
##
## sqrft
                            0.123***
##
                              (0.013)
##
                             -21.770
## Constant
##
                             (29.475)
##
                               88
## Observations
## R2
                              0.672
## Adjusted R2
                              0.661
## Residual Std. Error 59.833 (df = 84)
## F Statistic 57.460*** (df = 3; 84)
*p<0.1; **p<0.05; ***p<0.01
resettest(mod1,power = 2:3,type = c("fitted"))
##
## RESET test
##
## data: mod1
## RESET = 4.6682, df1 = 2, df2 = 82, p-value = 0.01202
```