[Example8-4,5] Heteroskedasticity Test

Kei Sakamoto

```
load("~/計量経済学演習/R data sets for 5e/hprice1.RData")
hprice1<-data

(reg <- lm(price~lotsize+sqrft+bdrms, data=hprice1))

##
## Call:
## lm(formula = price ~ lotsize + sqrft + bdrms, data = hprice1)
##
## Coefficients:
## (Intercept) lotsize sqrft bdrms
## -21.770308 0.002068 0.122778 13.852522</pre>
```

Example 8-4 Breusch Pagan test (BP test)

u は unobservable なので u_hat(residual)で置き換え、residual の 2 乗は(E(u_hat)=0 から)Var(u_hat)なので、要するに regressor が u(_hat)の variance に対して説明力を持つかどうか test すればいい。具体的には auxiliary regression の F-test をする。

Manual regression of squared residuals(auxiliary regression の summary で勝手に F-test までしてくれる。)

```
summary(lm( resid(reg)^2 ~ lotsize+sqrft+bdrms, data=hprice1))
##
## Call:
## lm(formula = resid(reg)^2 ~ lotsize + sqrft + bdrms, data = hprice1)
##
## Residuals:
             10 Median
     Min
                          3Q
                                Max
## -9044 -2212 -1256
                        -97 42582
##
## Coefficients:
                Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) -5.523e+03 3.259e+03 -1.694 0.09390 .
             2.015e-01 7.101e-02 2.838 0.00569 **
## lotsize
## sqrft
               1.691e+00 1.464e+00 1.155 0.25128
               1.042e+03 9.964e+02
## bdrms
                                     1.046 0.29877
## ---
```

```
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 6617 on 84 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.1601, Adjusted R-squared: 0.1301
## F-statistic: 5.339 on 3 and 84 DF, p-value: 0.002048
```

Automatic BP test

```
library(lmtest) #Lmtest 割と万能だけど、LM version なので若干結果違う
## Loading required package: zoo'
## ## Attaching package: 'zoo'
## The following objects are masked from 'package:base':
## ## as.Date, as.Date.numeric

bptest(reg)
## ## studentized Breusch-Pagan test
## ## data: reg
## BP = 14.092, df = 3, p-value = 0.002782
```

manual でも automatic でも 1% significant なことは変わらない。つまり regressor が u_hat の variance に対して説明力を持つので heteroskedastic だと言えそう。

Example8-5 White test

model を log transform してもう一回 BPtest して、今度は u_hat の variance は regressors に対して nonlinear を許している White test と比較する。df(自由度)下がって power(検出力)が下がるのを避けるために y の fitted を regressor として入れて model を定義する。nonlinear terms は y の fitted に含まれていることを期待。(cross product とか馬鹿正直に全部入れると自由度鬼下がってしまう。)

```
(reg <- lm(log(price)~log(lotsize)+log(sqrft)+bdrms, data=hprice1))
##
## Call:
## lm(formula = log(price) ~ log(lotsize) + log(sqrft) + bdrms,</pre>
```

```
## data = hprice1)
##
## Coefficients:
## (Intercept) log(lotsize) log(sqrft) bdrms
## -1.29704 0.16797 0.70023 0.03696
```

BP test

```
bptest(reg)
##
## studentized Breusch-Pagan test
##
## data: reg
## BP = 4.2232, df = 3, p-value = 0.2383
```

log transform すると説明力下がっちゃう。 (x が大きいと log transform が x の良い近似になっていない可能性。)

White test

```
bptest(reg, ~ fitted(reg) + I(fitted(reg)^2) )
##
## studentized Breusch-Pagan test
##
## data: reg
## BP = 3.4473, df = 2, p-value = 0.1784
```

同じく log transform のせいなのかもしれないが nonlinear terms 含めて coef all 0 説は significance leve 10%でも reject できない。 heteroskedastic だとは言い切れなくなってしまう。