[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 <- Im(price~lotsize+sqrft+bdrms, data=hprice1))</pre>
```

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

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))
```

```
##
## Im(formula = resid(reg)^2 \sim lotsize + sqrft + bdrms, data = hprice1)
##
## Residuals:
          10 Median 30 Max
## Min
## -9044 -2212 -1256 -97 42582
##
## Coefficients:
          Estimate Std. Error t value Pr(>ltl)
## (Intercept) -5.523e+03 3.259e+03 -1.694 0.09390.
## lotsize 2.015e-01 7.101e-02 2.838 0.00569 **
## sgrft
          1.691e+00 1.464e+00 1.155 0.25128
## bdrms
             1.042e+03 9.964e+02 1.046 0.29877
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 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(Imtest) #Imtest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
```

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

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

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))</pre>
```

```
##
## Call:
## Im(formula = log(price) ~ log(lotsize) + log(sqrft) + bdrms,
## 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。