

# Measurement Error(Monte Carlo Sim)

Kei Sakamoto

Dependent variable の measurement error の影響と、regressors の measurement error の影響を推定する。どちらも error が(dependent variable と regression variable とともに独立なのが重要。独立でないのは IV でしか対処不可能。)

Monte Carlo Simulation の method はいつもと同じ。(simple regression)

## ME in Dependent variable

```
set.seed(1234567)
b0<-1; b1<-0.5
b1hat <- numeric(10000)
b1hat.me <- numeric(10000)

# Draw a sample of x, fixed over replications(number of observation = 1000)
x <- rnorm(1000,4,1)
# repeat 10000 times
for(j in 1:10000) {
  u <- rnorm(1000)
  y_star <- b0 + b1*x + u #we wanna truly observe y_star(not y)
  bhat <- coef( lm(y_star~x) )
  b1hat[j] <- bhat["x"]

  # Measurement error and mismeasured y
  e0 <- rnorm(1000) #ここが救い。i.i.d error だけれども mean が0。
  y <- y_star + e0
  bhat.me <- coef(lm(y~x))
  b1hat.me[j] <- bhat.me["x"]
}
```

## compare the each Mean

```
c(mean(b1hat),mean(b1hat.me))

## [1] 0.5003774 0.5001819
```

mean には影響が出ない。E(e0)=0 だから。

### compare the each Variance

```
c(var(b1hat),var(b1hat.me))
```

```
## [1] 0.0009990556 0.0019991960
```

variance は大きくなる(population では  $\text{cov}(y_{\text{star}}, e_0) = 0$  なので variance はこの2つの variance の単純な和で表せるので 1+1 ぐらいになる。)ので efficiency の loss になるだけ。あと intercept がずれるだけで x は exogenous なのは保たれるので consistency は保たれるのでそんなに大きな問題ではない。

### ME in Explanatory variable(regressor)

```
set.seed(1234567)
```

```
b0<-1; b1<-0.5
```

```
b1hat <- numeric(10000)
```

```
b1hat.me <- numeric(10000)
```

```
# Draw a sample of x, fixed over replications(number of observation = 1000)
```

```
x_star <- rnorm(1000,4,1) #we wanna truely observe x_star(not x)
```

```
# repeat 10000 times
```

```
for(j in 1:10000) {  
  u <- rnorm(1000)  
  y <- b0 + b1*x + u  
  bhat <- coef( lm(y~x_star) )  
  b1hat[j] <- bhat["x_star"]
```

```
# Measurement error and mismeasured x
```

```
e1 <- rnorm(1000) #ここが救い。i.i.d error
```

```
x <- x_star + e1
```

```
bhat.me <- coef(lm(y~x))
```

```
b1hat.me[j] <- bhat.me["x"]
```

```
}
```

### compare the each Mean

```
c(mean(b1hat),mean(b1hat.me))
```

```
## [1] 0.5002785 0.2490650
```

今度は mean にも影響が出る。これが attenuation bias。  
 $\{\text{Var}(x_{\text{star}})\} / \{\text{Var}(a_{\text{star}}) + \text{Var}(e_1)\}$  分だけ縮む。consistency も保たれなくなるのでま  
ずい。たとえ error が今回のように iidNormal(0,1)でも。

### compare the each Variance

```
c(var(b1hat), var(b1hat.me))
```

```
## [1] 0.0012542225 0.0006640531
```

$\beta_{1\_hat}$  に attenuaton bias がかかっているので、variance はむしろ小さくなる。