

## # Consistency check about Sandwich Variance of DR ATE Estimator #

: 9월 23일 Version

$\Rightarrow \nu_0$

-  $\mu_{0\_dr}$ 에 대한 estimating equation을 잘못 설계하여 수정 후, 다시 consistency check 시행

$\rightarrow (\nu_1, \nu_0, \alpha^T, \beta^T)$

- 각 parameter set에 대해 추정치를 대입했을 때 estimating equation이 0이 나오는지 다시 한 번 확인

·, 관측치 개수가 100개인 Data에 대해 딱 한번 Estimating equation이 0인지 확인

·,  $\hat{\tau}_{dr} = \hat{\nu}_1 - \hat{\nu}_0$ , which jointly solve  $\sum_{i=1}^N \psi_i(\hat{\theta}) = 0$  이므로 Estimating equation에 true parameter set

대신 추정치, 즉,  $\hat{\theta}$  대입해 Estimating equation이 0이 되는지 확인!

[확인 결과]

```
#apply(estimating_equation_hat,1,sum)
#      est_1      est_2 (Intercept)      E      B      C (Intercept)      B      C
#-3.885781e-15 / 3.330669e-16 / 6.383782e-16 1.249001e-15 5.259682e-15 -3.457304e-15 -6.353792e-12 -3.246653e-12 7.200771e-12
```

$\sum_{i=1}^N \hat{\psi}_{\nu_1}$     $\sum_{i=1}^N \hat{\psi}_{\nu_0}$     $\sum_{i=1}^N \hat{\psi}_{\alpha}$     $\sum_{i=1}^N \hat{\psi}_{\beta}$

$\Rightarrow$  모든 Parameter set에 대해  $\sum_{i=1}^N \psi_i(\hat{\theta}) = 0$  을 만족하는 것을 확인!

“ $\sum_{i=1}^N \psi_i(\hat{\theta})$ ”은 잘 작성되었다는 것을 확인했으므로 “ $\sum_{i=1}^N \frac{\partial}{\partial \theta} \psi_i(\hat{\theta})$ ”을 잘 작성했는지 확인!

⇒ R에서 “Jacobian” 이용해 얻은 결과와 내가 Hardcoding 한 “ $\frac{\partial}{\partial \theta} \psi_i(\hat{\theta})$ ” 함수 비교 (Double Check)

## [확인결과]

⇒ “nu1 ~” :  $\sum_{i=1}^N \frac{\partial}{\partial \theta} \psi_i(\hat{u}_i)$ , “nu2 ~” :  $\sum_{i=1}^N \frac{\partial}{\partial \theta} \psi_i(\hat{u}_0)$ , “nu3 ~” :  $\sum_{i=1}^N \frac{\partial}{\partial \theta} \psi_i(\hat{x}_i)$ , “nu4 ~” :  $\sum_{i=1}^N \frac{\partial}{\partial \theta} \psi_i(\hat{x}_i)$

1) Hardcoding 한 함수 : 순서는 ( $\hat{u}_1, \hat{u}_0, \hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_2, \hat{\alpha}_3, \hat{\beta}_1, \hat{\beta}_2, \hat{\beta}_3$ )

```
nu1_grad_check<-apply(nu1_grad,2,sum)
# [1] 100.0000000 0.0000000 -0.3617962 -0.3617962 1.4912581 -4.2043033 4.3885358 -5.0240884 23.4871991

nu2_grad_check<-apply(nu2_grad,2,sum)
# [1] 0.000000000 100.000000000 0.017637632 0.000000000 0.107397673 -0.219893621 -0.031877059 0.009978318 -0.282521615

nu3_grad_check<-apply(nu3_grad,2,sum)
# [1] 0.00000 0.00000 -163.37406 -40.96860 -100.28390 -75.56892 0.00000 0.00000 0.00000

nu4_grad_check<-apply(nu4_grad,2,sum)
# [1] 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 -22.96860 -14.43025 -11.11688
```

2) R에서 “Jacobian” 함수 이용한 결과 : 순서는 ( $\hat{u}_1, \hat{u}_0, \hat{\alpha}_0, \hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_2, \hat{\alpha}_3, \hat{\beta}_1, \hat{\beta}_2, \hat{\beta}_3$ )

```
nu1_grad_func
# [1] 100.00000000 0.00000000 -112.28805675 -112.28805674 -56.85804662 9.76758984 -0.38142419 -0.02120255 1.41353308

nu2_grad_func
# [1] 0.0000000e+00 1.0000000e+02 -6.746240e+01 0.0000000e+00 -3.442496e+01 2.189333e+00 -7.611173e-04 9.712283e-03 -1.379626e-01

nu3_grad_func
# [1] 0.00000 0.00000 -163.37406 -40.96860 -100.28390 -75.56892 0.00000 0.00000 0.00000

nu4_grad_func
# [1] 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 0.00000 -145.37406 -91.28390 -79.60032
```

⇒  $\sum_{i=1}^N \frac{\partial}{\partial \theta} \psi_i(\hat{x}_i)$ 는 모든 parameter set에 대해 동일함을 확인!

⇒ 미분 다시!

⇒  $\frac{\partial}{\partial \theta'} \psi_i(\hat{\xi})$  외의 다른 부분 미분 다시 check

:  $\frac{\partial}{\partial \beta} \psi_{\nu_1}$  부분과  $\frac{\partial}{\partial \beta} \psi_{\theta}$  부분이 잘못되었다는 것을 확인 / 수정 후, Hardcoding 한 함수 부분과

"Jacobian" 함수 쓴 결과 다시 비교!

[확인결과]

⇒ "nu1 ~" :  $\sum_{i=1}^N \frac{\partial}{\partial \theta'} \psi_i(\hat{\nu}_1)$ , "nu2 ~" :  $\sum_{i=1}^N \frac{\partial}{\partial \theta'} \psi_i(\hat{\nu}_2)$ , "nu3 ~" :  $\sum_{i=1}^N \frac{\partial}{\partial \theta'} \psi_i(\hat{\xi})$ , "nu4 ~" :  $\sum_{i=1}^N \frac{\partial}{\partial \theta'} \psi_i(\hat{\xi})$

nu1_grad_func									
# [1]	100.00000000	0.00000000	-112.28805675	-112.28805674	-56.85804662	9.76758984	-0.38142419	-0.02120255	1.41353308
nu2_grad_func									
# [1]	0.000000e+00	1.000000e+02	-6.746240e+01	0.000000e+00	-3.442496e+01	2.189333e+00	-7.611173e-04	9.712283e-03	-1.379626e-01
nu3_grad_func									
# [1]	0.000000	0.000000	-163.37406	-40.96860	-100.28390	-75.56892	0.000000	0.000000	0.000000
nu4_grad_func									
# [1]	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	-145.37406	-91.28390	-79.60032
nu1_grad_check<-apply(nu1_grad,2,sum)									
# [1]	100.0000000	0.0000000	-0.3617962	-0.3617962	1.4912581	-4.2043033	2.1942679	-2.5120442	11.7435995
nu2_grad_check<-apply(nu2_grad,2,sum)									
# [1]	0.000000000	100.000000000	0.017637632	0.000000000	0.107397673	-0.219893621	-0.031877059	0.009978318	-0.282521615
nu3_grad_check<-apply(nu3_grad,2,sum)									
# [1]	0.000000	0.000000	-163.37406	-40.96860	-100.28390	-75.56892	0.000000	0.000000	0.000000
nu4_grad_check<-apply(nu4_grad,2,sum)									
# [1]	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	-19.302761	-12.121481	-9.478108

↑ Jacobian 함수  
이용

↓ Hardcoding  
한 함수

⇒ 어느 부분을 다시 확인해야 하나?