

1. 오차항의 분산이 다음과 같다. 이를 증명하시오.

$$var(e_t) = \sigma_e^2 = \frac{\sigma_v^2}{1-\rho^2}$$

오차항이 자기상관이 되어 있는 경우에도 불구하고 최소제곱추정법으로 계수(b_2)를 산출하면 β_2 의 최우수선형불편추정량(BLUE)이라고 할 수 없는 오류를 범하게 된다, 따라서 자기상관 관계를 가지고 있는 경우 자기상관 관계를 이용하여 각 시차별 식을 전개하여야 한다. 예시로 식 (13-2)의 진회귀모형과 식(13-3)에서 식(13-3)의 t 를 $t-1$, $t-2$, $t-3...$ 으로 전개하면 다음과 같다. (13-7) $e_t = v_{t-1} + \rho v_{t-2} + \rho^2 v_{t-3} + \rho^3 v_{t-4} + \rho^4 v_{t-5} + \dots$ 이는 무한등비수열로 이 식

에서의 오차의 분산은 $var(e_t) = \sigma_e^2 = \frac{\sigma_v^2}{1-\rho^2}$ 으로 나오게 된다.

2. 오차항간에 1차 자기상관이 있는 경우 부정확한 신뢰구간 추정이나 부정확한 검정통계량 값을 피해야 한다. 이를 해결하기 위한 코크레인-오르컷트(Cochrane-Orcutt)방법과 그리고 프라이스-윈스턴(Prais-Winsten)방법에 대해 설명하시오.

AR(1) 오차를 갖는 단순회귀 모형은 다음과 같다.

$$\text{식1)} y_t = \beta_1 + \beta_2 x_t + e_t$$

$$\text{식2)} e_t = \rho e_{t-1} + v_t$$

$$\text{식3)} e_{t-1} = y_{t-1} - \beta_1 - \beta_2 x_{t-1}$$

3번식에 양변에 ρ 를 곱하면 다음과 같다.

$$\text{식4)} \rho e_{t-1} = \rho y_{t-1} - \rho \beta_1 - \rho \beta_2 x_{t-1}$$

4번 식을 1번 식에 대입하면 다음과 같다.

$$\text{식5)} y_t = \beta_1 + \beta_2 x_t + \rho y_{t-1} - \rho \beta_1 - \rho \beta_2 x_{t-1} + v_t$$

이를 재정리하면 다음과 같다.

$$\text{식6)} y_t - \rho y_{t-1} = \beta_1 (1 - \rho) + \beta_2 (x_t - \rho x_{t-1}) + v_t$$

이를 다른 변수로 변환하여 치환하면 다음과 같다.

$$y_t^* = y_t - \rho y_{t-1}$$

$$x_{t2}^* = x_t - \rho x_{t-1}$$

$$x_{t1}^* = 1 - \rho$$

$$\text{식7)} y_t^* = x_{t1}^* \beta_1 + x_{t2}^* \beta_2 + v_t$$

최소제곱법에 이를 적용할 경우 $(y_1^*, x_{11}^*, x_{12}^*)$ 를 구할 수 없을뿐더러, ρ 의 값을 알지 못한다는 오류가 있다.

이를 프라이스-윈스텐 방법에 의해 해결하려면 먼저, 회귀모형 양변에 $\sqrt{1-\rho^2}$ 을 곱한 결과는 다음과 같다.

$$\text{식8)} \sqrt{1-\rho^2} y_1 = \sqrt{1-\rho^2} \beta_1 + \sqrt{1-\rho^2} x_1 \beta_2 + \sqrt{1-\rho^2} e_1$$

$$\text{식7)} y_1^* = x_{11}^* \beta_1 + x_{12}^* \beta_2 + e_1^*$$

$y_1^*, x_{11}^*, x_{12}^*, e_1^*$ 은 다음과 같이 표현할 수 있다.

$$y_1^* = \sqrt{1-\rho^2} y_1$$

$$x_{11}^* = \sqrt{1-\rho^2}$$

$$x_{12}^* = \sqrt{1-\rho^2} x_1$$

$$e_1^* = \sqrt{1-\rho^2} e_1$$

따라서 분산은 다음과 같다.

$$\text{var}(e_1^*) = (1-\rho^2)\text{var}(e_1) = (1-\rho^2) \frac{\sigma_v^2}{1-\rho^2} = \sigma_v^2$$

또 다른 해결방법인 코크레인-오르카트 방법은 OLS가 갖는 추정방법의 한계성을 보완하면서 프라이스-윈스텐 방법이 갖는 추론상의 우수성을 보유하는 방법이다.

이는 OLS를 통해 베타값을 구한 뒤, 추정된 베타값을 원래 회귀식에 대입하여 새로운 회귀오차를 구하여 해결하는 방법이다.

3. 더빈-왓슨(Dubin-Watson)검정에 대해 설명하시오.

AR(1) 오차모형에서 $H_0: \rho = 0$ 에 대한 더빈-왓슨 검정은 다음과 같다.

$H_0: \rho = 0, H_1: \rho > 0$ 통계량 d 는 $d \approx 2(1-r_1)$ 의 관계를 갖는다. ρ 의 추정값이 $r_1 = 0$ 인 경우 더빈-왓슨 통계량은 $d \approx 2$ 가 되며 이는 모형오차가 자기상관되지 않는다는 의미로 받아들여진다. 이 때, H_0 을 기각시키는 $d \leq d_c$ 를 만족하는 임계값 d_c 를 알기 위해서는 $H_0: \rho = 0$ 이 참이라는 가정하에서 본 검정 통계량의 확률분포를 알아야 한다. d 와 d_c 를 비교할 때에는 확률분포 $f(d)$ 가 필요한데, $f(d)$ 는 설명변수 값에 의존하기 때문에 주어진 문제에 대한 임계값 d_c 또한 설명변수 값에 의존한다. 즉, 모든 가능한 상황에서 사용할 수 있는 임계값을 표로 만드는 것이 불가능하다는 것이다. 이 문제를 해결하기 위해 설명변수에 관한 p -값을 계산하여 자기상관의 존재여부를 확인하거나, p -값을 모르는 경우 영영 내 검정을 통해 해결한다.