

## 제 6 장 선형회귀모형의 응용

### 1. 자료의 측정단위

- 회귀모형의 모수들( $\alpha, \beta$ )은 표본자료(sample)의 측정 단위에 따라 그 값이 달라질 수 있다

→ 종속변수와 설명변수의 단위변경: 추정값은 변하나 t-통계치와  $R^2$  값은 불변

예) 소득에 대한 표본자료를 백만원 단위로 측정한 경우와 만원단위로 측정한 경우 모수들의 추정값들은 다르게 나타날 수 있다

⇒ 측정단위(백만원):  $\text{income} = -0.036 + 0.046 \text{ age}$  (age: 1 년 측정단위)

⇒ 측정단위(만원):  $\text{income} = -3.6 + 4.6 \text{ age}$  (age: 1 년 측정단위)

### 2. 함수 형태

#### 1) 모든 변수에 대해 선형인 기본모형

- 기본적인 다중회귀 함수,  $Y_i = \alpha + \beta_1 X_{1i} + \beta_2 X_{2i} + \epsilon_i$ 에서 종속변수는 독립변수  $X_{1i}$ 와  $X_{2i}$ 에 대해 선형을 이루고 있다.

→ 회귀 계수의 의미는 해당 독립변수의 한단위 변화에 따른 종속변수의 평

균 변화율, 한계효과(marginal effect)/ 순효과(net effect)를 나타내는 것으로 일정한 값을 가지는 상수이다:

$$\rightarrow \beta_1 = \partial E(Y_i) / \partial X_{1i}, \beta_2 = \partial E(Y_i) / \partial X_{2i}$$

2) 한변수에는 비선형, 다른변수에는 선형인 모형

- 종속변수가 하나의 독립변수에 대해서는 선형적 관계를 갖고있으나 다른 독립변수에 대해서는 비선형적 관계를 가진 모형:  $Y_i = \alpha + (\beta_1 X_i + \beta_2 X_i^2) + \beta_3 Z_i + \varepsilon_i$

$$\rightarrow \text{독립변수 } Z \text{ 에 대한 한계효과는 } \beta_3 = \partial E(Y_i) / \partial Z_i$$

$$\rightarrow \text{독립변수 } X \text{ 에 대한 한계효과는 } \partial E(Y_i) / \partial X_i = \beta_1 + 2\beta_2 X_i \text{ 로 } X_i \text{ 에 의존한}$$

다

$$\rightarrow \text{교과서 P134 (예 6.2) 참조}$$

- 이 경우 회귀계수 추정방법은  $W_i = X_i^2$ 로 바꾸어  $Y_i = \alpha + \beta_1 X_i + \beta_2 W_i + \beta_3 Z_i + \varepsilon_i$  형태의 선형함수를 변환시켜 모수와 변수들이 모두 선형인 상태에서 최소승법을 이용하여 추정한다.

3) 변형된 선형함수의 여러가지 형태

가) 더블로그(double log) 모형

- 독립변수와 종속변수 모두 log 를 취한 경우:  $\log(Y_i) = \alpha + \beta \log(X_i) + \varepsilon_i$ 
  - $\beta = \partial[\log E(Y_i)] / \partial \log X_i$ : 독립변수의 상대적 1 단위 변화에 따른 종속변수의 상대적 변화 ( X 의 1%변화에 대한 변수 Y 의  $\beta\%$  변화)
- 회귀함수가 지수함수(exponential function)일 경우 이를 선형함수로 변환시켜 최소자승법을 이용하여 추정하고자 할 때 유용하게 사용되는 모형
  - Cobb-Douglas 생산함수:  $Y_i = \alpha K_i^{\beta_1} L_i^{\beta_2} e^{\varepsilon_i} \rightarrow \log(Y_i) = \alpha + \beta_1 \log(K_i) + \beta_2 \log(L_i) + \varepsilon_i$

#### 나) 로그-선형 모형

- 회귀함수에서 종속변수에 log 를 취하는 경우,  $\log(Y_i) = \alpha + \beta X_i + \varepsilon_i$ 
  - $\beta = \partial[\log E(Y_i)] / \partial X_i$ : 독립변수의 절대적인 1 단위변화에 대한 종속변수의 상대적 변화 (X 변수 1 단위변화에 대한 Y 변수  $\beta\%$ 변화)

#### 다) 선형-로그 모형

- 회귀함수에서 종속변수에 log 를 취하는 경우,  $Y_i = \alpha + \beta \log(X_i) + \varepsilon_i$ 
  - $\beta = \partial E(Y_i) / \partial \log(X_i)$ : 독립변수의 상대적인 1 단위변화에 대한 종속변수의 절대적 변화 (X 변수 1%변화에 대한 Y 변수  $\beta$  단위의 변화)

#### 라) 역(inverse) 함수

- 회귀함수에서 종속변수와 독립변수간에 역관계를 가지는 경우:  $Y_i = \alpha + \beta (1/X_i) + \varepsilon_i$

- 예) Phillips Curve: 실업률과 물가상승율 간에는 역관계가 존재한다

#### 4) 비선형모형

- 회귀함수에서 모수  $\beta$  에 대해 비선형인 함수 일 경우:  $Y_i = \alpha + \beta_1 [1/(X_i - \beta_2)] + \varepsilon_i$

→ 이 경우  $Z_i = 1/(X_i - \beta_2)$ 로 변환하면, 회귀함수가 선형모형,  $Y_i = \alpha + \beta Z_i + \varepsilon_i$

을 갖게되나,  $Z_i$  에 추정해야할 모수  $\beta_2$  가 포함되어 있어 선형모형이 되지 못한다

- 이러한 비선형모형에 대한 추정은 반복기법(iteration)을 이용한 비선형최소자승법(nonlinear least squares method)를 이용 한다.

### 3. 가변수 (모의변수: dummy variable)모형

- 수량(정량:quantitative)적 변수와 질(정성:qualitative)적 변수

→ 수량(정량:quantitative)적 변수: 변수값이 수치로 나타나며 관측 또는 예측

이 가능하고, 변수의 크기가 중용한 의미를 갖는다

→ 질(정성:qualitative)적 변수: 변수들이 수량화가 불가능하여 변수값이 어떤

범주(category) 또는 특성을 나타내는 변수

- 가변수(dummy variable)의 개요

→ 질적 변수는 수량화가 불가능하여 기존의 회귀분석방법을 적용할 수 없으

므로 이러한 질적변수의 영향을 고려하려면, 이들을 일종의 범주별 자료

(categorical data)로 파악해야 한다. 따라서, 질적변수에 일정한 특징이 존재하는

지의 여부에 따라 1 과 0 의 값을 부여하여 제한적인 수량변수로 전환시켜 회귀분

석의 적용을 가능케한다.

→ 이들 변수들을 2 원변수(binary variable)이라고도 부르며, 임의의 두 값을

대입시켜 수량변수적 특성을 부여 회귀분석의 적용을 가능케함으로써 이들 2 원

변수를 통상 가변수또는 모의변수라 한다.