

第 12 回 ダミー変数

1) 性質を表すダミー変数：ある性質をもっているとき 1, もっていないとき 0

⇒ 説明変数として利用し, グループ間の差を調べるのに利用。

| (例) 名前 | 性別 | 結婚 | | male | female | marriage | single | |
|--------|----|----|---|------|--------|----------|--------|-------------------|
| 田中 | 男 | 既婚 | ⇒ | 1 | 0 | 1 | 0 | ダミー 変数の データ |
| 山本 | 男 | 未婚 | ⇒ | 1 | 0 | 0 | 1 | |
| 佐藤 | 女 | 既婚 | ⇒ | 0 | 1 | 1 | 0 | |
| 鈴木 | 女 | 未婚 | ⇒ | 0 | 1 | 0 | 1 | |

2) 行動を表すダミー変数：ある行動をとるとき 1, とらないとき 0

⇒ 従属変数として利用し, 個人や企業の行動を調べるのに利用

(例) 自動車を購入するとき 1, 購入しないとき 0

[1] 1つのダミー変数を利用する回帰分析

[1.1] グループ間の切片の差

(例 1) 回帰式： $wage = \beta_0 + \beta_1 educ + u$ に女性ダミー $female$ を含める意味は何か？

$female$ を含めた式： $wage = \beta_0 + \delta_0 female + \beta_1 educ + u$

$$\left\{ \begin{array}{l} \text{女性の回帰式 (female = 1)} \Rightarrow wage = \boxed{\beta_0 + \delta_0} + \beta_1 educ + u \\ \text{女性の切片} \\ \text{男性の回帰式 (female = 0)} \Rightarrow wage = \boxed{\beta_0} + \beta_1 educ + u \\ \text{男性の切片} \end{array} \right.$$

⇒ (解釈) $female = 0$ (男性) を基準とするとき

係数 δ_0 : 同じ教育年数をもつ男女間の平均的な賃金格差

⇒ 女性への賃金差別の仮説： $\delta_0 < 0$

(実証例) 1976年のアメリカのデータ (n = 526, 係数の下の括弧内は標準誤差)

$$\text{wage} = -1.57 - 1.81 \text{ female} + 0.572 \text{ educ} + 0.025 \text{ exper} + 0.141 \text{ tenure}, \quad R^2 = 0.364$$

(0.72) (0.26) (0.049) (0.012) (0.021)

female の係数の解釈：教育年数，労働市場への参加年数，現職年数が同じ人について
女性は男性より 1.81 ドルだけ平均的に時給が低い。

女性への賃金差別の検定：帰無仮説 $\delta_0 = 0$ を対立仮説 $\delta_0 < 0$ に対して検定する。

$$t = \frac{-1.81}{0.26} = -7.0 \Rightarrow \text{帰無仮説は有意水準 5\% で棄却される。}$$

※ ダミー変数の利用に関する注意

定数項のある回帰式に male と female を両方含めると，完全な多重共線性が生じる。

⇒ ふつうは定数項を含め，male か female のどちらかを回帰式に含める。

[1.2] グループ間の傾きの差

(例) 例 1 のダミー変数を含まない回帰式で，男女間で傾きに差をつけるにはどうするか？

$$\text{男性の回帰式 (基準)}: \log(\text{wage}) = \beta_0 + \beta_1 \text{educ} + u \quad \dots \quad \textcircled{1}$$

女性の回帰式は男性の回帰式に比べて傾きが δ_1 だけちがうとすれば，

$$\text{女性の回帰式}: \log(\text{wage}) = \beta_0 + (\beta_1 + \delta_1) \text{educ} + u \quad \dots \quad \textcircled{2}$$

ダミー変数 female を利用して①と②をあわせて書けば，

$$\log(\text{wage}) = \beta_0 + (\beta_1 + \delta_1 \text{female}) \text{educ} + u$$

$$\Rightarrow \log(\text{wage}) = \beta_0 + \beta_1 \text{educ} + \boxed{\delta_1 \text{female} \times \text{educ}} + u$$

(解釈) female = 0 (男性) を基準とするとき

係数 δ_1 : 教育年数の増加は男女の賃金に同じ影響を与えるか？

(「教育収益率」は男女間で同じか？)

(実証例) 1976年のアメリカのデータ (n = 526)

$$\begin{aligned} \log(\text{wage}) = & 0.389 - 0.227 \text{ female} + 0.082 \text{ educ} - 0.0056 \text{ female} \times \text{educ} + 0.029 \text{ exper} \\ & (0.119) \quad (0.168) \quad (0.008) \quad (0.0131) \quad (0.005) \\ & - 0.00058 \text{ exper}^2 + 0.032 \text{ tenure} - 0.00059 \text{ tenure}^2, \quad R^2 = 0.441 \\ & (0.00011) \quad (0.007) \quad (0.00024) \end{aligned}$$

female × educ の係数の解釈：女性の教育収益率は男性より 0.56%低い。

女性の低い教育収益率の検定：帰無仮説 $\delta_1 = 0$ を対立仮説 $\delta_1 < 0$ に対して検定する。

$$t = \frac{-0.0056}{0.0131} = -0.43 \Rightarrow \text{帰無仮説は有意水準 5\% で棄却されない。}$$

[2] 2つのダミー変数を利用する回帰分析

[2.1] 2つの性質についてグループ間の差を分析する場合

(例) “marriage premium” (既婚者が独身者より多くもらう賃金) は男女間で違うか？

検証の方法：婚姻状況と性別でグループ分けをする。

既婚の男性ダミー (mmale) = marriage × male

既婚の女性ダミー (mfemale) = marriage × female

独身の男性ダミー (smale) = single × male

独身の女性ダミー (sfemale) = single × female

すべての個人は4つのグループのどれかに属するので、完全な多重共線性をさけるため、独身男性を基準として (smale を含めずに) 回帰式を推定すると

$$\begin{aligned} \log(\text{wage}) = & 0.321 + 0.213 \text{ mmale} - 0.198 \text{ mfemale} - 0.110 \text{ sfemale} + 0.079 \text{ educ} \\ & (0.100) \quad (0.055) \quad (0.058) \quad (0.056) \quad (0.007) \\ & + 0.027 \text{ exper} - 0.00054 \text{ exper}^2 + 0.029 \text{ tenure} - 0.00053 \text{ tenure}^2 \\ & (0.005) \quad (0.00011) \quad (0.007) \quad (0.00023) \end{aligned}$$

(解釈) 同じ教育年数, 労働市場年数, 現職年数の人について, 各グループの平均賃金は, 独身男性を基準とするとき

既婚男性 : 21.3%多い

既婚女性 : 19.8%少ない

独身女性 : 11.0%少ない

} 既婚女性は独身女性より 8.8%少ない

[2.2] 1つの性質について3つの分類がある場合の分析

(例) 容姿 looks が賃金 wage に及ぼす影響

looks = $\begin{cases} 1 & (\text{容姿が「ふつう以下」のとき}) \\ 2 & (\text{容姿が「ふつう」のとき}) \\ 3 & (\text{容姿が「ふつう以上」のとき}) \end{cases}$ ※ 容姿の分類は調査員がおこなう。

(単純な回帰式) $wage = \beta_0 + \beta_1 \text{looks} + \text{他の要因}$

問題点 : looks の値 1, 2, 3 について, 順序は重要だが, 大きさは重要ではない。
(係数 β_1 の解釈は?)

(妥当な回帰式) $wage = \beta_0 + \delta_1 \text{belavg} + \delta_2 \text{abvavg} + \text{他の要因}$

belavg = 1 (容姿が「ふつう以下」のとき)
= 0 (それ以外するとき)

abvavg = 1 (容姿が「ふつう以上」のとき)
= 0 (それ以外するとき)

δ_1 の解釈 : 容姿が「ふつう以下」の人の賃金は容姿が「ふつう」の人に比べて平均的にどれだけ違うか?

δ_2 の解釈 : 容姿が「ふつう以上」の人の賃金は容姿が「ふつう」の人に比べて平均的にどれだけ違うか?

※ 1977年のアメリカのデータでは次のような結果が得られている。

男性 $\Rightarrow \delta_1$: 負で有意である δ_2 : 正だが有意ではない

女性 $\Rightarrow \delta_1$: 負だが有意ではない δ_2 : 正だが有意ではない

<p.2 の実証例>

Jeffrey Wooldridge

Introductory Econometrics: A Modern Approach (3rd ed.)

South-Western, Division of Thomson Learning

の p.234 の EXAMPLE 7.1 を引用

<p.3 の実証例>

Jeffrey Wooldridge

Introductory Econometrics: A Modern Approach (3rd ed.)

South-Western, Division of Thomson Learning

の p.247 の EXAMPLE 7.10 を引用

<p.3 の例>

Jeffrey Wooldridge

Introductory Econometrics: A Modern Approach (3rd ed.)

South-Western, Division of Thomson Learning

の p.239 の EXAMPLE 7.6 を引用

<p.4 の例>

Jeffrey Wooldridge

Introductory Econometrics: A Modern Approach (3rd ed.)

South-Western, Division of Thomson Learning

の p.242 の EXAMPLE 7.7 を引用