

1. 最小二乗法による残差の和が0になるのが保証されている場合, 保証されていない場合 \times をつけよ.

(ア) $Y = \beta X + \varepsilon$

(イ) $Y = \alpha + \varepsilon$

(ウ) $Y = \alpha + \beta X + \varepsilon$

(エ) $Y = \beta X + \gamma Z + \delta W + \varepsilon$

ただし, X, Z, W は定数ではない. また, ε は誤差項を表す.

(オ) 決定係数が意味をもつのは の場合か \times の場合か答えよ.

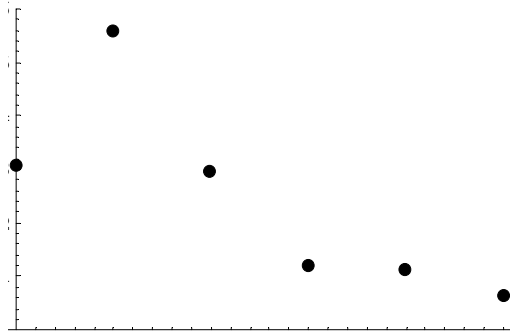
(解答例)

ア \times イ ウ エ \times オ

(解説)

定数項が回帰式に入っていれば, 説明変数に1が入っている. この場合, 残差と説明変数, 1の積和は0になる. 残差と1の積は残差そのものであるから, 最小二乗残差の合計は0. 決定係数が意味を持つのは, 残差の合計が0の場合だけ.

2. X と Y は右図のような散布図を示し, 決定係数は0.36であった. 相関係数は? (下図は厳密な散布図ではなく, 傾向を示すものにすぎない. 目盛りには意味はない)



(解答例) -0.6

(解説)

相関係数の二乗が決定係数である. 問題は, 相関係数の符号であるが, それは右下がりの散布図から負と解る.

3. 回帰式 $Y = \alpha + \beta X + \gamma Z + \varepsilon$ で, 帰無仮説: $\alpha = \beta + \gamma$, 対立仮説: $\alpha \neq \beta + \gamma$ を検定したい. そのために, 回帰式の変形を行う. 変形した回帰式を示し, どの説明変数に対する係数について t 値を見ればよいのかを示せ.

(解答例1)

まず定数項を $\alpha - \beta - \gamma$ に変形して, 左辺が $\alpha + \beta X + \gamma Z + \varepsilon$ に等しくなるように足し引きして調整する.

$$Y = (\alpha - \beta - \gamma) + \beta + \gamma + \beta X + \gamma Z + \varepsilon$$

次に, と について整理する.

$$Y = (\alpha - \beta - \gamma) + \beta(X + 1) + \gamma(Z + 1) + \varepsilon$$

できあがり. 説明変数は, 定数項, $X + 1$, $Z + 1$ の三つで定数項の係数の t 値を見ればよい.

(解答例2)

まず X の係数を $\alpha - \beta - \gamma$ に変形して, 左辺が $\alpha + \beta X + \gamma Z + \varepsilon$ に等しくなるように足し引きして調整する. この場合, X に -1 を掛ける必要もある. このとき注意すべき点は, 必ず係数を

形した項を展開するともとの項 βX が出てくるようにすること。従って、 $Y = \alpha + (\alpha - \beta - \gamma)X - \alpha X + 2\beta X + \gamma X + \gamma Z + \varepsilon$ と変形してはいけない。その場合は、係数を変形した項を展開すると $-\beta X$ となってしまうから。

$$Y = \alpha + (\alpha - \beta - \gamma)(-X) + \alpha X - \gamma X + \gamma Z + \varepsilon$$

次に、とについて整理する。

$$Y = \alpha(X+1) + (\alpha - \beta - \gamma)(-X) + \gamma(Z - X) + \varepsilon$$

したがって、説明変数は、 $X+1, -X, Z-X$ の三つになり、定数項は含まない。そして、検定には、 $-X$ の係数に関する t 値を使用する。

(解答例 3)

まず Z の係数を $\alpha - \beta - \gamma$ に変形して、左辺が $\alpha + \beta X + \gamma Z + \varepsilon$ に等しくなるように足し引きして調整する。この場合、 Z に -1 を掛ける必要もある。このとき注意すべき点は、必ず係数を変形した項を展開するともとの項 γZ が出てくるようにすること。従って、 $Y = \alpha + \beta X + (\alpha - \beta - \gamma)Z - \alpha Z + \beta Z + 2\gamma Z + \varepsilon$ と変形してはいけない。その場合は、係数を変形した項を展開すると $-\gamma Z$ となってしまうから。

$$Y = \alpha + \beta X + (\alpha - \beta - \gamma)(-Z) + \alpha Z - \beta Z + \varepsilon$$

次に、とについて整理する。

$$Y = \alpha(Z+1) + \beta(X - Z) + (\alpha - \beta - \gamma)(-Z) + \varepsilon$$

したがって、説明変数は、 $Z+1, X-Z, -Z$ の三つになり、定数項は含まない。そして、検定には、 $-Z$ の係数に関する t 値を使用する。

4. 説明変数は単位 10 億円で計測し、被説明変数は単位 100 億円で計測し、回帰を行った。その結果、説明変数の係数の推定値は、 -1.9 、 t 値は -2.8 であった。もし、説明変数と被説明変数の単位を 10 億円でそろえたとしたら、係数の推定値はいくつか？ t 値はどうなるか？ また、単位を 100 億円でそろえたらどうなるか？

(解答例)

係数推定値 -19.0 -19.0

t 値 -2.8 -2.8

(解説)

元の単位での回帰式を $Y = \alpha + \beta X + \varepsilon$ とすると、被説明変数の数値は 10 倍されるので $10Y = 10\alpha + 10\beta X + 10\varepsilon$ である。したがって、係数推定値は 10 倍、よって -19.0 、 t 値は変わらず、 -2.8 。次に、説明変数の単位だけをいじれば、説明変数の数値は $1/10$ されるので、 $Y = \alpha + (10\beta)(X/10) + \varepsilon$ となる。従って、係数推定値は 10 倍になる。つまり、 -19.0 、 t 値は変わらない。

5. 回帰式 $Y = \beta X + \varepsilon$ を最小二乗法で推定したとき、最小二乗推定量 $\hat{\beta}$, TSS , ESS , RSS ,

$$R^2$$
 を計算せよ。ただし $\bar{x} = 2$, $\bar{y} = 1$, $\sum_{i=1}^n y_i^2 = 30$, $\sum_{i=1}^n y_i x_i = 10$, $\sum_{i=1}^n x_i^2 = 25$, $n = 5$

である。

(解答例)

$$\hat{\beta} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i y_i}{\sum_{i=1}^n x_i^2} = \frac{10}{25} = \frac{2}{5} = 0.4, \quad TSS = \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = \sum_{i=1}^n y_i^2 - n\bar{y}^2 = 30 - 5 = 25,$$

$$ESS = \hat{\beta}^2 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \hat{\beta}^2 \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 - n\bar{x}^2 \right) = 0.4^2 \times (25 - 5 \times 2^2) = 0.16 \times 5 = 0.8$$

$$RSS = \sum_{i=1}^n \hat{u}_i^2 = \sum_{i=1}^n y_i^2 - \hat{\beta}^2 \sum_{i=1}^n x_i^2 = 30 - 0.4^2 \times 25 = 30 - 0.16 \times 25 = 26$$

$$R^2 = \frac{ESS}{TSS} = \frac{0.8}{25} = 0.032$$

6. 回帰式 $Y = \alpha + \beta X + \gamma Z + \delta W + \varepsilon$ において β に関する t 値が 0.5 であったとき、この Y と X の Z, W の影響を取り除いた偏相関係数 $r_{X,Y|Z,W}$ を求めよ。n = 14 とする。

(解答例)

$$r_{X,Y|Z,W}^2 = \frac{t^2}{n - K + t^2} = \frac{0.5^2}{14 - 4 + 0.5^2} = 0.0243902$$

t 値が正なので、の推定値も正、従って、偏相関係数も正である。

よって、 $r_{X,Y|Z,W} = \sqrt{0.0243902} = 0.156174$ 。

7. 被説明変数 Y に対して考え得る説明変数としては、X, Z, V, W の 4 つと定数が考えられる。説明変数を定数, X, Z, V, W の順に入れていくとして、以下のような RSS が得られた。自由度修正付き決定係数によってモデル選択をして、回帰式に含めるべき説明変数を決めよ。

n = 10, TSS = 100

説明変数	RSS
定数	40
定数, X	30
定数, X, Z	20
定数, X, Z, V	19
定数, X, Z, V, W	18

(解答例)

$\bar{R}^2 = 1 - \frac{RSS/(n-K)}{TSS/(n-1)}$ によって自由度修正付き決定係数を計算すると、

説明変数	RSS	\bar{R}^2
定数	40	0.600
定数, X	30	0.663
定数, X, Z	20	0.743
定数, X, Z, V	19	0.715
定数, X, Z, V, W	18	0.676

より、となるので、 $Y = \alpha + \beta X + \gamma Z + \varepsilon$ が選択される。

8. 被説明変数 Y に対して考え得る説明変数としては、X, Z, V, W の 4 つと定数が考えられる。説明変数を定数, X, Z, V, W の順に入れていくとして、新たに追加した説明変

数に対する t 値はそれぞれ, 1.1, -0.4, 0.9, -0.8であった, この場合, 自由度修正付き決定係数によってモデル選択をして, 回帰式に含めるべき説明変数を決めよ.

(解答例) $Y = \alpha + \beta X + \varepsilon$

(解説)

自由度修正付き決定係数が増えるのは新しく回帰に入れた説明変数の t 値の絶対値が 1 より大きい場合である. したがって, Xまでは t 値の絶対値が 1 より大きいので, 自由度修正付き決定係数が増加するが, Zをいれた時点で, 自由度修正付き決定係数は減少し, それ以後減少し続ける.

9. 以下のような回帰を行ったら t 値が異常小さくなってしまった. 原因を述べよ.

$Y = \alpha + \beta_1 D_1 + \beta_2 D_2 + \gamma X + \varepsilon$. ただし,

$$D_1 = \begin{cases} 1 & \text{その月が 1 ~ 6 月の場合} \\ 0 & \text{それ以外} \end{cases}$$

$$D_2 = \begin{cases} 1 & \text{その月が 7 ~ 12 月の場合} \\ 0 & \text{それ以外} \end{cases}$$

とする.

(解答例) 多重共線性の発生

(解説) $D_1 + D_2 = 1 = \text{定数項の説明変数}$ だから.

10. 以下は米国の 1910年から 1988年までのデータを元に実際に回帰分析を最小二乗法で行った時の, EXCEL の分析ツールの出力結果である. これをみて以下の問いに答えよ.

回帰モデル:

$$\text{実質株価収益率} = \alpha \log \text{realgnp} + \beta \text{realinterestraterate} + \gamma \text{unemployment rate} + \delta \text{gnpgrowth} + \phi \text{price} + \eta + \text{誤差項}$$

ただし, logrealgdp: 実質 GNP (log 変換後), realinterestraterate: 実質利子率, unemployment rate: 失業率, gnpgrowth: 実質 GNP 成長率, price: 物価水準

(EXCEL の出力 [() 内は教科書での表現])

概要

回帰統計

重相関 $R(\sqrt{R^2})$ XXXXXXXX

重決定 $R^2(R^2)$ (ア)

補正 $R^2(\text{自由度修正 } R^2)$ (イ)

標準誤差 ($S = \sqrt{S^2}$) (ウ)

観測数 (n) 79

分散分析表

	自由度	変動	分散	観測された分散比	有意 F
回帰	5	6724.472981 (回帰変動)	XXXXXX (回帰変動/自由度)	6.075323423 (全係数 F 検定)	9.32772E-05 (その p 値)
残差	(工)	16160.013 (残差変動)	(才) $(\frac{1}{n-K} \sum_{i=1}^n \hat{u}_i^2)$		
合計	(力)	22884.48598 (総変動)			

	係数	標準誤差	t	P-値	下限 95%	上限 95%
	(係数推定値)	$(S / \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i^*)^2})$	(t 統計量)	(P 値)	(95%信頼区間)	
切片	- 0.117317323	17.21847452	(キ)	0.995	(ク)	(ケ)
logrealgnp	- 4.819619872	7.783365217	(コ)	0.538	- 20.3	10.7
realinstrest	1.360349722	0.354749269	(サ)	0.000	0.653	2.07
unemployment	- 0.724281459	0.362795972	(シ)	0.0496	- 1.45	- 0.00123
gnpgrowth	1.344659003	0.312243469	(ス)	0.000	0.722	1.97
price	6.483028379	7.782368899	(セ)	0.408	-9.03	22.0

(1) (ア) から (セ) までの欄に数値を与えよ。

(ア) 0.29 (イ) 0.25 (ウ) 14.9 (エ) 7.3 (オ) 221.4
 (カ) 7.8 (キ) - 0.01 (ク) - 34.4 (ケ) 34.2 (コ) -0.62
 (サ) 3.8 (シ) - 2.0 (ス) 4.3 (セ) 0.83

(2) (ソ), (タ), (チ) について, 検定統計量値, 境界値, 検定結果を示せ。

(ソ) 対立仮説 $\beta > 0$, 帰無仮説 $\beta = 0$ を有意水準 5% で検定すると帰無仮説は棄却されるか?

検定統計量値: 3.8 境界値: 1.65 検定結果: 棄却される

(タ) 対立仮説 $\gamma < 0$, 帰無仮説 $\gamma = 0$ を有意水準 5% で検定すると帰無仮説は棄却されるか?

検定統計量値: - 2.0 境界値: - 1.65 検定結果: 棄却される

(チ) 対立仮説 $\phi \neq 0$, 帰無仮説 $\phi = 0$ を有意水準 1% で検定すると帰無仮説は棄却されるか?

検定統計量値: 0.83 境界値: ± 2.58 検定結果: 棄却されない