

自由度って何？

- ・自由度の数 = 「観測値」の数 - 観測値間に必要な関係の数(パラメータ推定値の数)
- ・データの「観測値」の数(情報の件数)
- ・「自由に決めることができる値の数」
- ・「観察値の数から推計値を除いた数」
- ・「計算に対する(計算の)自由度」
- ・「標本分散に対する(標本分散の)自由度」

7つの帽子があります。日替わりで選ぶと、6日目で最後の一つは決まってしまう



1サンプルt検定: 平均の推定に自由度1を使い、変動の推定に残りの自由度n - 1を使う

不偏分散:
$$V = \frac{\sum(x_i - \bar{x})^2}{n - 1} \quad V = \frac{\sum(x_i - \mu)^2}{n}$$

χ^2 検定: $f = (r - 1)(c - 1) = (2 - 1)(3 - 1) = 2$
?の2箇所が決まれば残りが決まる→

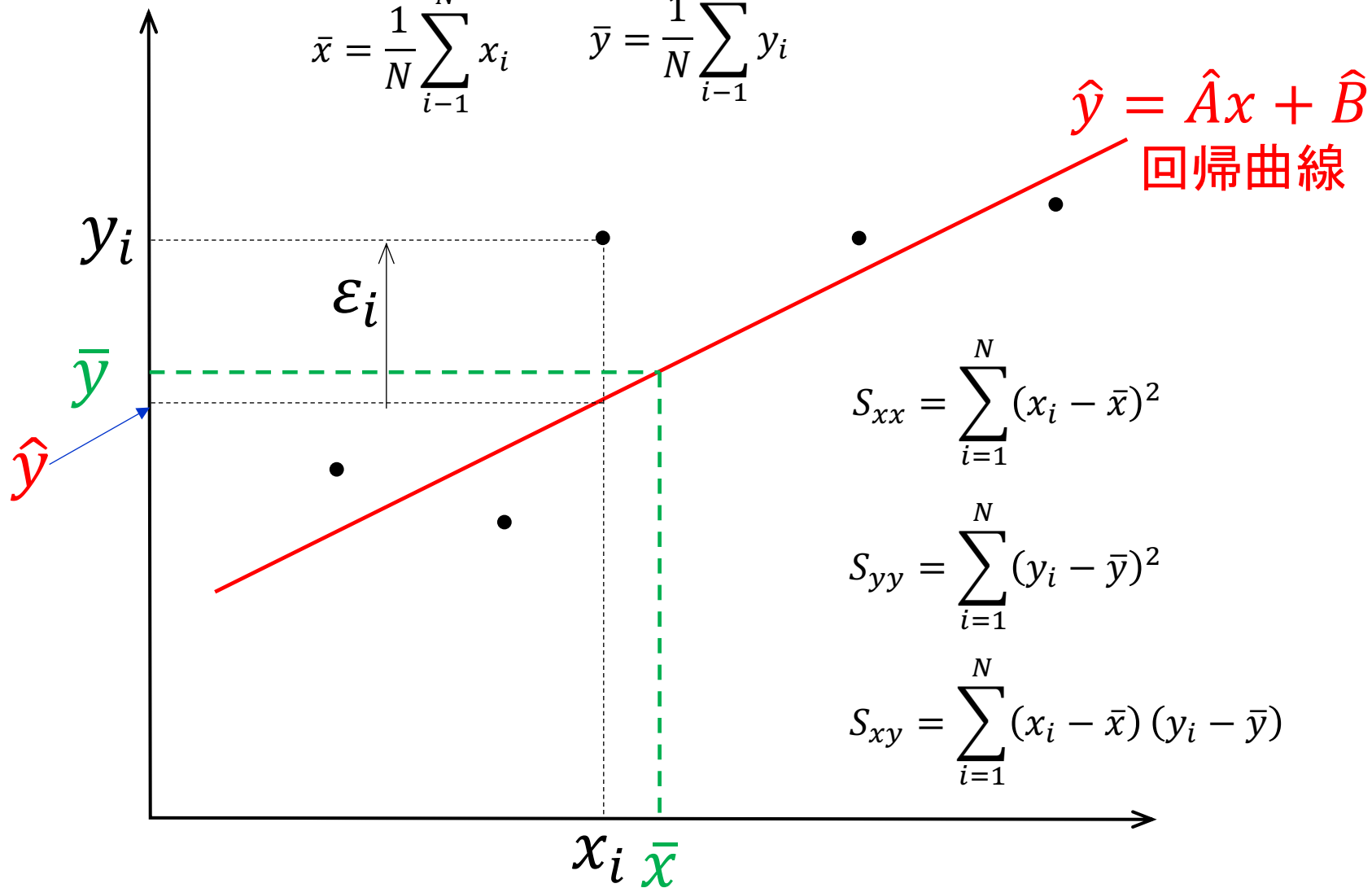
		支持政党			合計
		A	B	C	
性別	男	?			80
	女		?		120
合計		80	60	60	200

回帰直線: $f = n - 2$ ← ・回帰直線は傾きと切片が決まれば、決まる
・回帰直線は、 x の平均値 \bar{x} と y の平均値 \bar{y} で決まる
相関係数も同様
→詳細は、p.2~p.4の式をご覧ください

回帰曲線の信頼区間を算出

$$S_{\varepsilon\varepsilon} = \sum_{i=1}^N \varepsilon_i^2 = \sum_{i=1}^N (y_i - \hat{y}_i)^2 = \sum_{i=1}^N (y_i - \hat{B} - \hat{A}x_i)^2$$

$$\bar{x} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i \quad \bar{y} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N y_i$$



$$S_{xx} = \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2$$

$$S_{yy} = \sum_{i=1}^N (y_i - \bar{y})^2$$

$$S_{xy} = \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})$$

$$\overline{x^2} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i^2$$

$$\begin{aligned} S_{xx} &= \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2 = \sum_{i=1}^N x_i^2 - 2 \sum_{i=1}^N x_i \bar{x} + \sum_{i=1}^N \bar{x}^2 = N \overline{x^2} - 2N\bar{x}^2 + N\bar{x}^2 \\ &= N(\overline{x^2} - \bar{x}^2) \end{aligned}$$

$$\overline{y^2} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N y_i^2$$

$$\begin{aligned} S_{yy} &= \sum_{i=1}^N (y_i - \bar{y})^2 = \sum_{i=1}^N y_i^2 - 2 \sum_{i=1}^N y_i \bar{y} + \sum_{i=1}^N \bar{y}^2 = N \overline{y^2} - 2N\bar{y}^2 + N\bar{y}^2 \\ &= N(\overline{y^2} - \bar{y}^2) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} S_{xy} &= \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) = \sum_{i=1}^N (x_i y_i - \bar{x} y_i - x_i \bar{y} + \bar{x} \bar{y}) \\ &= N \overline{xy} - 2N\bar{x}\bar{y} + N\bar{x}\bar{y} \\ &= N(\overline{xy} - \bar{x}\bar{y}) \end{aligned}$$

回帰曲線 $\hat{y} = \hat{A}x + \hat{B}$ の係数 \hat{A} 及び \hat{B} を最小二乗法で算出する

$$S_{\varepsilon\varepsilon} = \sum_{i=1}^N \varepsilon_i^2 = \sum_{i=1}^N (y_i - \hat{y}_i)^2 = \sum_{i=1}^N (y_i - \hat{B} - \hat{A}x_i)^2$$

$$\frac{\partial S_{\varepsilon\varepsilon}}{\partial \hat{B}} = -2 \sum_{i=1}^N (y_i - \hat{B} - \hat{A}x_i) = 0 \quad \dots\dots \textcircled{1} \longrightarrow \hat{B} + \hat{A}\bar{x} = \bar{y}$$

$$\frac{\partial S_{\varepsilon\varepsilon}}{\partial \hat{A}} = -2 \sum_{i=1}^N (y_i - \hat{B} - \hat{A}x_i) x_i = 0 \quad \dots\dots \textcircled{2}$$

$$\sum_{i=1}^N (y_i - \hat{B} - \hat{A}x_i) x_i = \sum_{i=1}^N (x_i y_i - \hat{B} x_i - \hat{A} x_i^2) = N\bar{x}\bar{y} - N\hat{B}\bar{x} - N\hat{A}\bar{x}^2 = 0$$

$$S_{xx} = N(\overline{x^2} - \bar{x}^2)$$

$$S_{yy} = N(\overline{y^2} - \bar{y}^2)$$

$$S_{xy} = N(\overline{xy} - \bar{x}\bar{y})$$

$$\begin{aligned} N\bar{x}\bar{y} - N\hat{B}\bar{x} - N\hat{A}\bar{x}^2 &= 0 \\ N\bar{x}\bar{y} - N\bar{x}(\bar{y} - \hat{A}\bar{x}) - N\hat{A}\bar{x}^2 &= 0 \\ N\hat{A}(\overline{x^2} - \bar{x}^2) &= N(\overline{xy} - \bar{x}\bar{y}) \\ \hat{A} &= \frac{N(\overline{xy} - \bar{x}\bar{y})}{N(\overline{x^2} - \bar{x}^2)} = \frac{S_{xy}}{S_{xx}} \end{aligned}$$

$$\hat{B} = \bar{y} - \frac{S_{xy}}{S_{xx}} \bar{x}$$

$$\hat{A} = \frac{S_{xy}}{S_{xx}}$$

$$\hat{A} = \frac{S_{xy}}{\sqrt{S_{xx}S_{yy}}} \sqrt{\frac{S_{yy}}{S_{xx}}} = r \sqrt{\frac{S_{yy}}{S_{xx}}}$$