

統計解析論 その5

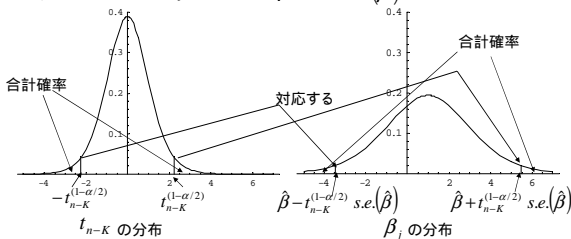
区間推定と検定の基本

1. 係数の区間推定

- いままでの復習
 - $y_i = \beta_1 x_{1i} + \beta_2 x_{2i} + \dots + \beta_K x_{Ki} + \varepsilon_i$ (誤差項)
 - 誤差項は平均0, 分散一定
 - そのとき, $\frac{\hat{\beta}_j - \beta_j}{s.e.(\hat{\beta}_j)}$ は近似的に自由度n-Kのt分布に従う.
 - t_{n-K} を分布が自由度n-Kのt分布になるような変数とする
 - と, $\frac{\hat{\beta} - \beta}{s.e.(\hat{\beta})} = t_{n-K}$ とかける.
- 未知のパラメータ β_j を推定値 $\hat{\beta}_j$ から推測する.

2. 区間推定 (準備)

- β_j の表現 $\beta = \hat{\beta} + t_{n-K} \cdot s.e.(\hat{\beta})$
- t_{n-K} の分布と β_j の分布 ($\hat{\beta} = 1, s.e.(\hat{\beta}) = 2$ の場合)



2. 区間推定

- (1-)信頼区間
 - その範囲にパラメータが入る確率が1- の区間
 - その下限 $\hat{\beta} - t_{n-K}^{(1-\alpha/2)} \cdot s.e.(\hat{\beta}) = \beta + t_{n-K}^{(\alpha/2)} \cdot s.e.(\hat{\beta})$
 - その上限 $\hat{\beta} + t_{n-K}^{(1-\alpha/2)} \cdot s.e.(\hat{\beta}) = \beta - t_{n-K}^{(\alpha/2)} \cdot s.e.(\hat{\beta})$
 - t分布の(1/2)分位点と(1- 1/2)分位点
 - $\Pr[t_{n-K} \leq t_{n-K}^{(\alpha/2)}] = \alpha/2$ $\Pr[t_{n-K} \geq t_{n-K}^{(\alpha/2)}] = 1 - \alpha/2$
 - $\Pr[t_{n-K} \geq t_{n-K}^{(1-\alpha/2)}] = \alpha/2$ $\Pr[t_{n-K} \leq t_{n-K}^{(1-\alpha/2)}] = 1 - \alpha/2$
 - $t_{n-K}^{(\alpha/2)} = -t_{n-K}^{(1-\alpha/2)}$

3. 検定の基本的考え

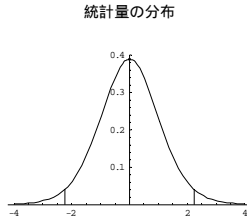
- 検定は何を問題にしているか
 - パラメータ β_j の推定値がある値と異なっているときその異なり方が, 本当に β_j の値がその値と異なっているといえるほど十分大きいのか?
- 有意
 - 本当にある値と異なっているといえるほど十分大きい = 有意
 - 逆に小さいと偶然, 誤差項の影響で異なっているだけと考える.

4. 帰無仮説と対立仮説

- 有意性を考えるときは否定をまず考える.
 - 実際には異なっていないと仮定するところから出発する. (言いたいことの否定を仮定することが多い)
 - この仮説を**帰無仮説**と呼ぶ. 帰係数に関しては, 「 j = ある値」が**帰無仮説**である.
- 帰無仮説が反証されたときにはその否定を受け入れる (受容する).
 - これ以後は帰無仮説がデータによる反証を受ける. データが反証するに十分なものなら, その(一般的には)否定 = **対立仮説**を受け入れる. 帰無仮説は棄却される.
 - 対立仮説は一般的には「 j = ある値」となる

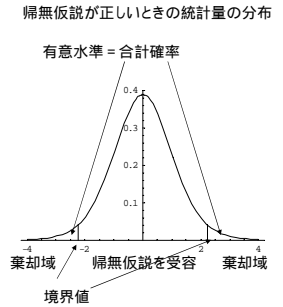
5. 有意水準(その1)

- 「本当にある値と異なっている」といえるほど十分大きいとは？その基準 = 反証の基準
- 差ではなく統計量で比較する
- 統計量の分布は帰無仮説が正しいとき、自由度n-Kの分布である。
- 十分異なっている場合は統計量の値は自由度n-Kの分布のもとであまり起きそうもない値となる。



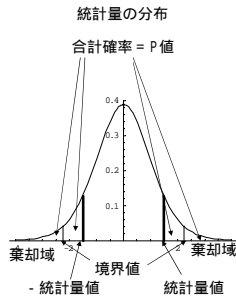
5. 有意水準(その2)

- 棄却域
 - 起きそうもない値と考える範囲(図の縦線の外側)
 - この線の外側の値では対立仮説を受け入れる。
- 有意水準
 - 外側の確率
 - 有意水準としては1%, 5%が使われる。
- 境界値
 - 帰無仮説を受け入れる境界



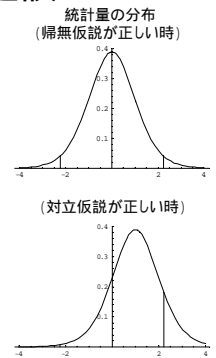
6. P値

- 統計量の値を境界値とした検定を仮に考える。
- その検定の有意水準をP値と呼ぶ
- P値 < 有意水準なら、帰無仮説が棄却され、対立仮説が採択される。
- P値 > 有意水準なら、帰無仮説が容受される。



7. 2つの過誤

- 第1種の過誤
 - 帰無仮説が正しいのに帰無仮説を棄却する。
 - 帰帰では係数はある値なのに、その値ではないとすること。
 - 有意水準は第1種の過誤の確率を示す。
- 第2種の過誤
 - 対立仮説が正しいのに帰無仮説を採択する。
 - 帰帰では係数はその値ではないのに、その値だとしてしまうこと。
- 統計では第1種の過誤を小さくする慣行がある
 - 対立仮説を反証するために帰無仮説を設定することが多い。
 - 反証 = 帰無仮説の採択の可能性を大きく取る。
 - 従って、有意水準として小さな値を使う。

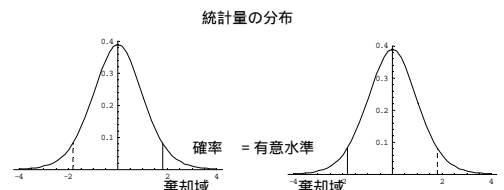


8. 片側検定

- 示したい仮説が「 $\mu < \text{ある値}$ 」, 「 $\mu > \text{ある値}$ 」のとき = 片側検定
 - 帰無仮説は「 $\mu \geq \text{ある値}$ 」か「 $\mu \leq \text{ある値}$ 」
 - このとき統計量の分布の計算は「 $\mu = \text{ある値}$ 」で計算しても良いことがわかっている。
 - 従って、棄却域は対立仮説の側にだけ = 片側にとられる。
 - 同じ有意水準なら片側検定の境界値の絶対値は小さくなる。
- 対立仮説が「 $\mu \geq \text{ある値}$ 」のとき = 両側検定
 - 片側検定の α % 有意水準での境界値は、 2α % 有意水準の両側検定での境界値

8. 片側検定(図解)

$$\begin{array}{ll}
 H_a (H_1 \text{対立仮説}): \beta > \text{ある値} & H_a (H_1 \text{対立仮説}): \beta < \text{ある値} \\
 H_0 (\text{帰無仮説}): \beta \leq \text{ある値} & H_0 (\text{帰無仮説}): \beta \geq \text{ある値} \\
 \text{または} & \text{または} \\
 \beta = \text{ある値} & \beta = \text{ある値}
 \end{array}$$



9. 検定の実際

- 帰無仮説が「 $\mu = 0$ 以外の値」の場合
 - t統計量を計算し直す.
 - P値を計算し直す.
 - 実例をよく見ておいてください.
- 片側検定の場合
 - Excelの分析ツールの出力では, t検定のP値は両側検定で計算される.
 - 片側検定でのP値はExcelで出力されたP値の半分である. したがって, P値 / 2を有意水準と比較