統計的仮説検定講習会

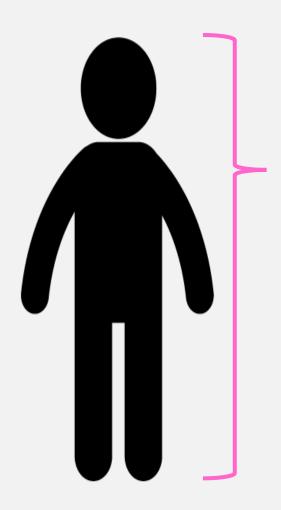
基礎工学研究科 M2 岡本

統計的仮説検定とは

(導入編)

例:道を歩いていると身長が2メートル程度の人が現れた

私は「日本人ではないだろうな」と考えた



仮説:2メートル以上の人は日本人じゃない

2 m



統計的仮説検定とは

(導入編)

仮説:2メートル以上の人は日本人じゃない

【数学】:仮説は正しくない

理由 ⇒ だって100%そうだと言い切ることが出来ないから

【統計学】:仮説は正しい

理由 ⇒ だって95%くらいは合ってそうだからOKでしょ

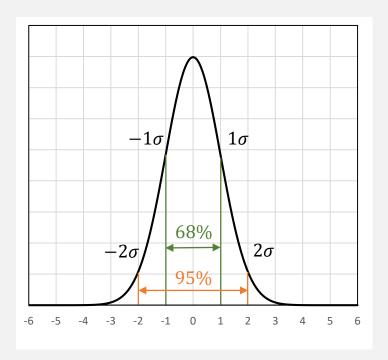
有意水準

仮説を立て、有意水準を基に仮説が正しいか否かを判断する

⇒ 統計的仮説検定

(準備編)

正規分布(ガウス分布)



- 平均値と最頻値と中央値が一致
- 平均値を中心にして左右対称
- 確率密度関数

$$\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} \exp\left[-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right]$$

$$\sigma^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})^2$$

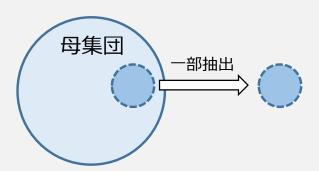
x : 各データの値

 \bar{x} : データの平均値

μ :母平均

 σ^2 : 母分散

σ : 母標準偏差

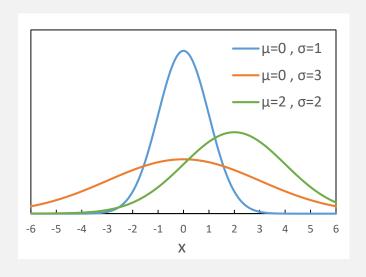


全ての標本の値を使った場合は「母」が付く

標準正規分布

(準備編)

平均値と分散が異なると形が変わる..

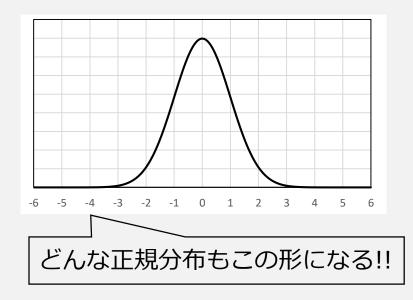


母平均で引いてから 標準偏差で割る

$$Z = \frac{x - \mu}{\sigma}$$



標準正規分布 $(\mu = 0, \sigma = 1)$



そして、標準正規分布表を使えば あらゆる正規分布の面積(確率)が分かる

中心極限定理

(準備編)

今回のテーマは「平均値」に関する仮説検定 個々のデータが n個のデータから平均値を出して、 それをプロットする作業を繰り返す

● 正規分布に従う

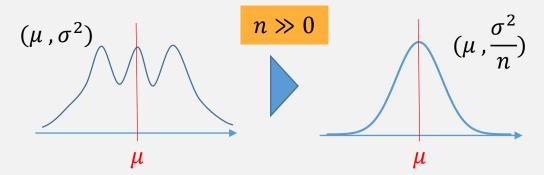
n個のサンプルの平均から作られる

● 正規分布でない

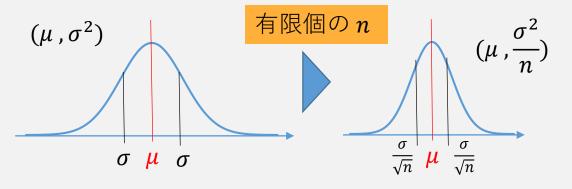
場合、

平均値の分布はどうなる?

正規分布でない



正規分布に従う



- 平均値はそのまま
- 分散が $\frac{\sigma^2}{n}$ (標準偏差は $\frac{\sigma}{\sqrt{n}}$) つまりより凸な分布に変化
- 元の分布が正規分布でなくて も正規分布になるが、<u>nが十</u> 分大きくないと成り立たない ことに注意!!

仮説検定にチャレンジ

母平均の推定

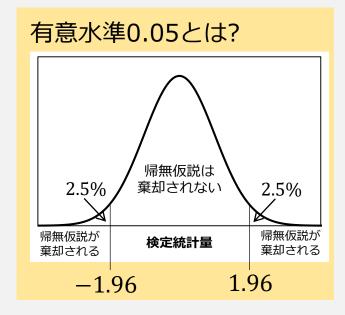
ある工場では部品Aを製造している。製造された部品Aの中からランダムに9個を選び 長さを測定したところ、 $\underline{\text{平均値X}}$ は $\underline{\text{49.4cm}}$ でした。部品Aの長さが正規分布 $N(\mu, 1.44)$ に従うとき、この工場で製造している部品Aの平均長さは50cmといえるか。 有意水準0.05で検定せよ。

- ◆ 帰無仮説 ← 差がないという仮説 部品Aの平均長さは50cmである $\mu = 50$
- ◆ 対立仮説 ← 差があるという仮説 部品Aの平均長さは50cmではない $\mu \neq 50$

標本平均分布は中心極限定理より正規分布N(μ, 1.44 o)に従う

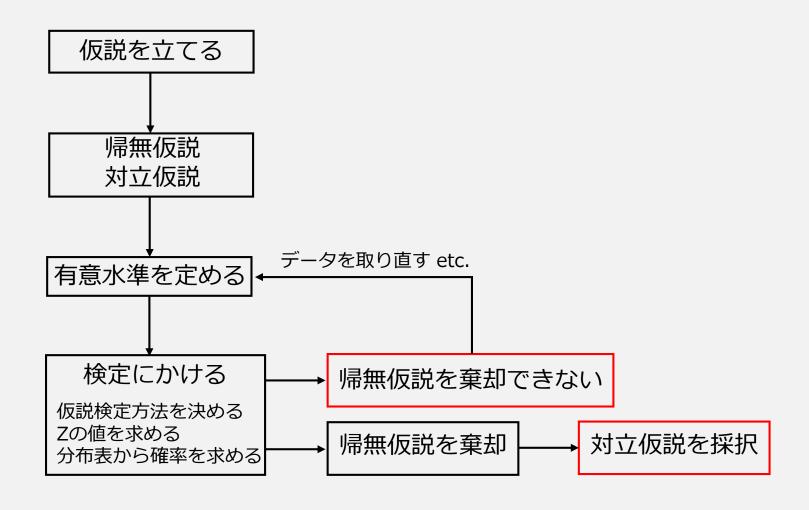
$$Z = \frac{\bar{X} - 50}{\sqrt{\frac{1.44}{9}}}$$
は標準正規分布N(0,1)に従う
$$Z = \frac{49.4 - 50}{\sqrt{1.44}} = -1.5$$

有意差なし



ちなみに、平均長さが50cmである確率は0.133 これをP値 (Probability)という (つまり帰無仮説が生じる確率をさす) 「P=0.133>0.05 有意差なし」

仮説検定の流れ

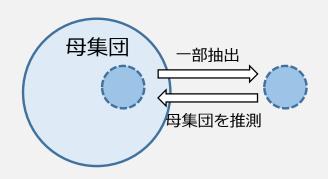


不偏分散(母分散もどき)

前の例題は母分散が既知



標本から母分散を推定



不偏分散

標本から母分散を推定 (不偏推定量という手法を用いて)

$$s^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (x_{i} - \bar{x})^{2}$$

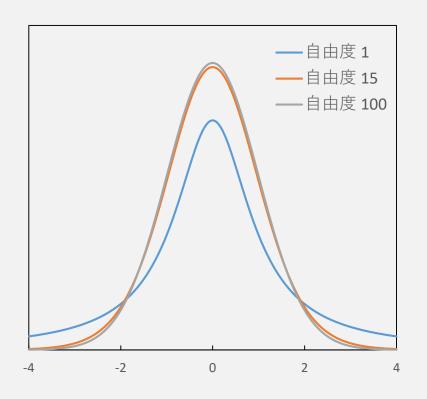
この値を母分散とみなす サンプル数nが少ないときこれを使用する

サンプル数nが大きい場合は標本分散を母 分散と考える場合もある

t分布(正規分布もどき)

母分散が分からない ⇒ 不偏分散を使用 ⇒ 正規分布を使えない...

t分布(スチューデント分布)



平均 μ 、不偏分散 s^2 の分布から抽出したn個の標本の平均 \bar{x} から算出される統計量tは自由度(n-1)のt分布に従う

$$t = \frac{\bar{x} - \mu}{\sqrt{\frac{s^2}{n}}}$$

- nが大きいほど正規分布に近づく
- n < 30のときt分布を使う
- t分布表を用いて自由度を指定することで値を特定

不偏分散を使用した場合はt分布を使うべし

対応なしの検定

(応用編)

2つの正規分布 $(\sigma_x, \sigma_y$ は未知)

- \bullet N(μ_x , σ_x), サンプル数:m, \bar{x} , 不偏分散: s_x^2
- N(μ_y , σ_y), サンプル数:n, \bar{y} , 不偏分散: s_y^2



両者の平均値の差を検定したい

2つの分布に相互関係はないため、対応なし

異なる対象から抽出された2つの標 本は対応のないデータ

- ♦ 帰無仮説 $\mu_x = \mu_y$
- ◆ 対立仮説 μ_x ≠ μ_y

① 等分散性の確認

2つの正規分布の分散 (σ_x,σ_v) に有意な差があるのか 例:F検定

- ② 等分散性である ⇒ t検定
 - $T = \sqrt{\frac{mn}{m+n}} \frac{\bar{x} \bar{y}}{\sqrt{\frac{(m-1)s_x^2 + (n-1)s_y^2}{m+n-2}}}$

t分布の自由度

$$df = m + n - 2$$

② 等分散性でない ⇒ Welchのt検定

$$T_w = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{\sqrt{\frac{S_x^2}{m} + \frac{S_y^2}{n}}}$$

t分布の自由度

$$df = \left(\frac{s_x^2}{m} + \frac{s_y^2}{n}\right)^2 \div \left\{\frac{\left(\frac{s_x^2}{m}\right)^2}{m-1} + \frac{\left(\frac{s_y^2}{n}\right)^2}{n-1}\right\}$$

対応ありの検定

(応用編)

同一の対象から抽出された「対」となる2つの標本は対応のあるデータ

例:5人の被験者に投薬実験を行った ⇒ 薬が有意に効いたのか? (有意水準は0.05)

被験者No.	投与前	投与後	差 投与前一投与後
1	180	150	30
2	130	135	-5
3	175	145	30
4	155	150	5
5	130	140	-10
平均	154	144	10

♦ 対立仮説
$$\mu_b - \mu_a = \mu \neq 0$$

μ:両者の差の母平均

s²:両者の差の不偏分散

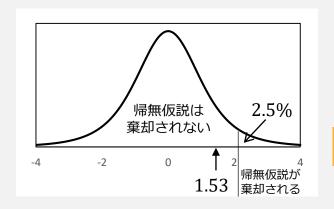
$$s^{2} = \frac{1}{5-1} \{ (30-10)^{2} + (-5-10)^{2} + \dots \} = 212.5$$

→ ā :差の平均値

$$t = \frac{\bar{d} - \mu}{\sqrt{\frac{s^2}{n}}} = \frac{10 - 0}{\sqrt{\frac{212.5}{5}}} \approx 1.53$$

ちなみに、この検定を Paired t 検定という

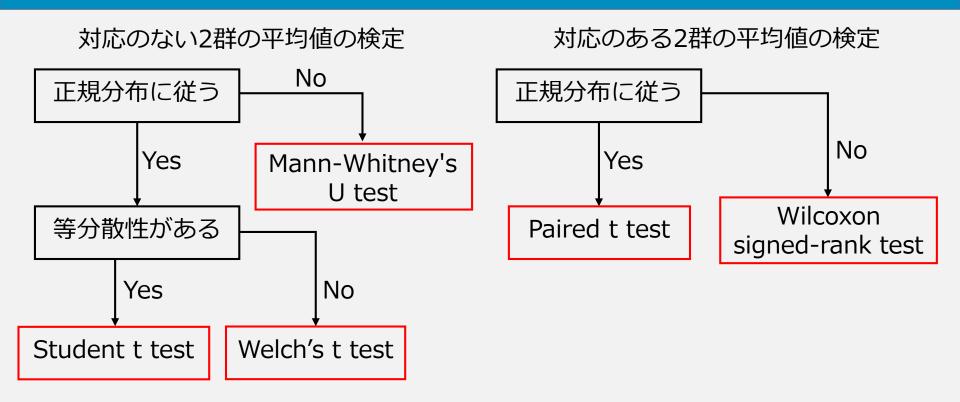
自由度4のt分布



有意差なし

まとめ

(応用編)



パラメトリック検定

ある特定の分布の仮説を設ける検定 母集団が正規分布 or 比率尺度の連続したデータ

ノンパラメトリック検定

母集団に特定の分布を仮定しない検定 正規分布を成しておらず母数が決められないデータに用いる

仮説検定の注意点 1

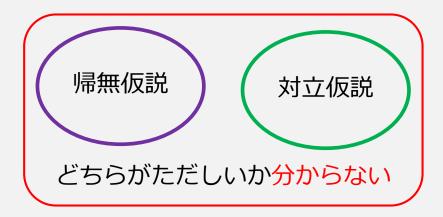
"帰無仮説を棄却しない = 帰無仮説を受容する"ではない!

帰無仮説を棄却する場合





帰無仮説を棄却できない場合



証拠不十分で棄却出来なかった 新たなデータで棄却を目指す

検定の多重性 でも起こる可能性がある

参考:株式会社AVILEN (2019-01-16)「仮説検定とは?初心者にもわかりやすく解説!」『to-kei.net』 https://to-kei.net/hypothesis-testing/about-2/, (参照 2019-11-21)

仮説検定の注意点 2

第一種の過誤

本当は有意差がないのに、誤って差があると判断すること (帰無仮説が正しいのに、棄却した) 有意水準が大きい(5%)と帰無仮説を棄却するリスクが高まる

第二種の過誤

本当は有意差があるのに、誤って差がないと判断すること (帰無仮説が正しくないのに、帰無仮説を採用した) 有意水準が小さい(1%)、サンプルサイズが小さい場合に生じる

 H_0 : 帰無仮説(有意差がない) H_1 : 対立仮説(有意差がある)

	H_0 が正しい	H_1 が正しい
H ₀ を棄却	第一種の過誤	正しい
H_0 を棄却しない	正しい	第二種の過誤

最後に

今回は平均値を例にして仮説検定の流れを紹介しました

- +様々な検定の種類(例:対応なし、ありとか)
- +検定の注意点

統計検定はExcelなどの表ソフトに標準装備されています つまり、データと有意水準が決まれば、 ボタンをクリックするだけで有意差を判定してくれます

「データの有意差を評価する際、どの手法で仮説検定すれば適切なのか」 この判断にこの講座が役立てればうれしいです

このセミナーに参加してくれてありがとうございました

参考文献

● スバラシク実力がつくと評判の統計学キャンパス・ゼミ: 大学の数学がこんなに分かる!単位なんて楽に取れる! / 馬場敬之著

https://opac.library.osakau.ac.jp/opac/opac link/bibid/2004348915

● 統計web (t検定の例題)

https://bellcurve.jp/statistics/course/10004.html (参照 2019-11-21)