

入門 統計学 第5章

χ^2 分布とF分布

『入門 統計学 第2版 一検定から多変量解析・実験計画法・ベイズ統計学まで一』(オーム社)

※注: 本書を購入された方へのサービスですので, 教科書指定(参考図書は不可)していない授業での使用はお控えください。



本章で学ぶ2つの確率分布

χ^2 分布 と F分布

カイジジョウ

❶ χ^2 分布：データの平方和である統計量 (χ^2)

が従う連続型の確率分布

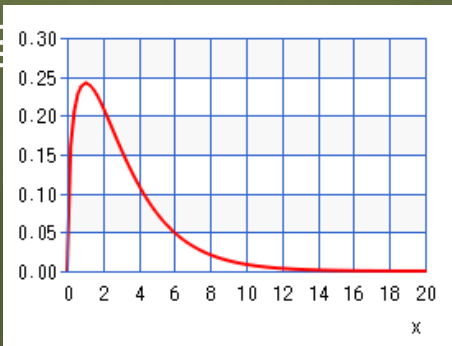
→母分散の区間推定や独立性の検定に使用

❷ F分布：2つの χ^2 の比が従う連続型の確率分布

→等

分散分析に使用

χ^2 分布
($\nu=3$)

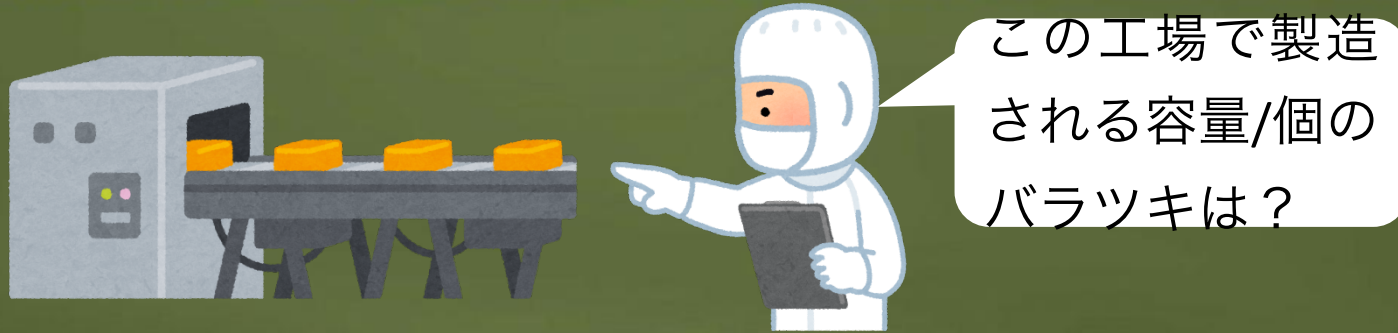


F分布
($\nu_1=3, \nu_2=5$)



カイジジョウ

5.1 χ^2 分布



🗑️ 母分散の区間推定をしたい

→ 標本分散が従う確率分布を使えよ?
残念ながらありません

🗑️ でも、標本分散と比例する統計量 (χ^2) が従う確率分布はある...それが χ^2 分布



χ^2 はデータの平方和

❁ χ^2 分布に従う χ^2 は、複数のデータ x_i を2乗して足し合わせた統計量（各データは、正規母集団からの独立抽出） χ^2 統計量 $\chi^2 = x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2 = \sum x_i^2$

正規分布した母集団

特徴1：データの平方和なので負にはならない

特徴2：データの数（自由度）が増えると値が大きくなる

なる

つまり、 χ^2 分布の母数は自由度

実際の χ^2 は標準化変量の平方和

- 尺度や単位が異なる対象でも同じ分布表（後掲）を使えるように，標準化（節2.4）したデータ z_i の平方

和を考える

$$\chi_{(n)}^2 = z_1^2 + z_2^2 + \dots + z_n^2 = \frac{(x_1 - \mu)^2}{\sigma^2} + \frac{(x_2 - \mu)^2}{\sigma^2} + \dots + \frac{(x_n - \mu)^2}{\sigma^2} = \frac{\sum (x_i - \mu)^2}{\sigma^2}$$

自由度
未だ標本平均を使っていないので標本サイズが自由度($\nu=n$)

同じ母集団から抽出しているので母平均 μ と母分散 σ^2 は全て同一

χ^2 分布の確率密度関数

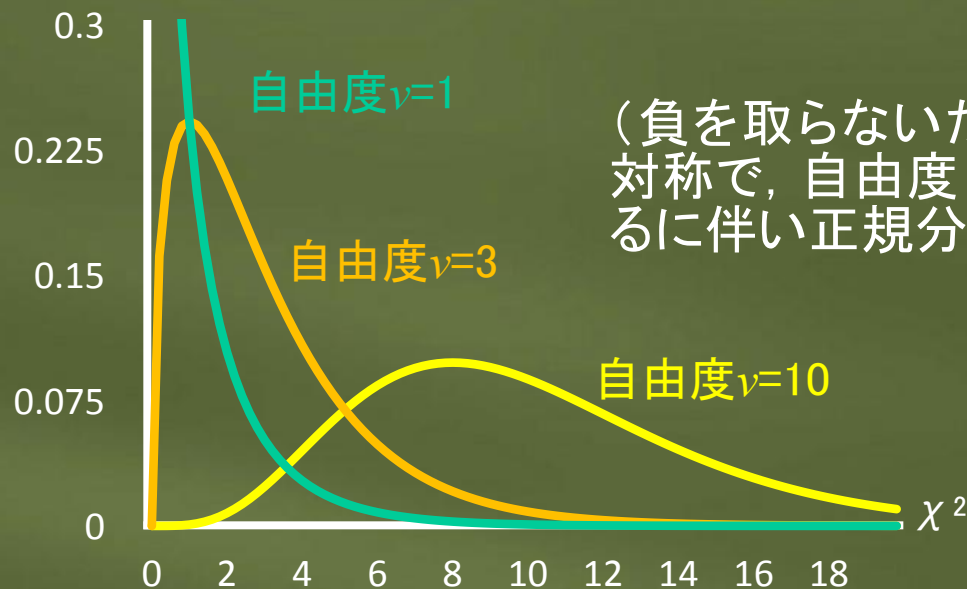
$$f(\chi^2) = \frac{1}{2^{\frac{\nu}{2}} \Gamma(\frac{\nu}{2})} (\chi^2)^{\frac{\nu}{2}-1} e^{-\frac{\chi^2}{2}}$$

任意の χ^2 値よりも右側の確率を求めるExcel関数
=CHISQ.DIST.RT(χ^2 値, 自由度)

自由度 ν のみが分布形に影響する母数であることが確認できる(図を次掲)

χ^2 分布の形

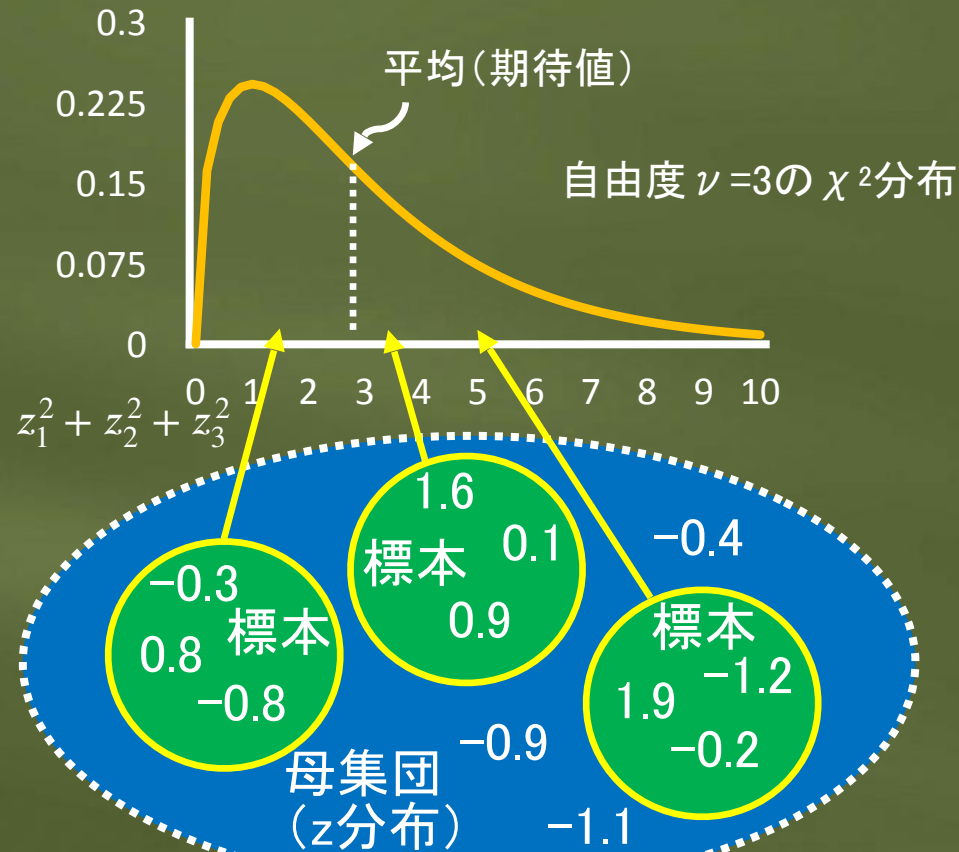
確率密度 $f(\chi^2)$



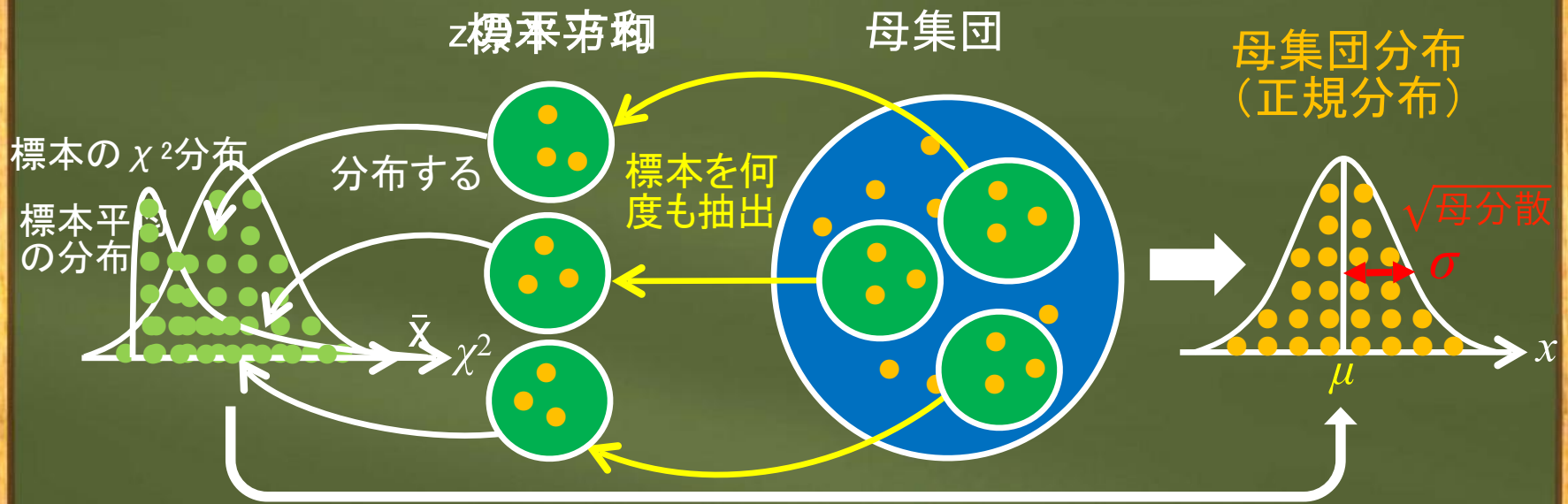
平均(期待値) = 自由度 ν
分散 = 自由度の2倍(2ν)

χ^2 分布の再確認

(母分散が既知で自由度が3の場合)



5.2 母分散の区間推定



母集団の分散を区間推定 (第4章)

なぜ χ^2 分布から

母分散の区間推定ができるのか？

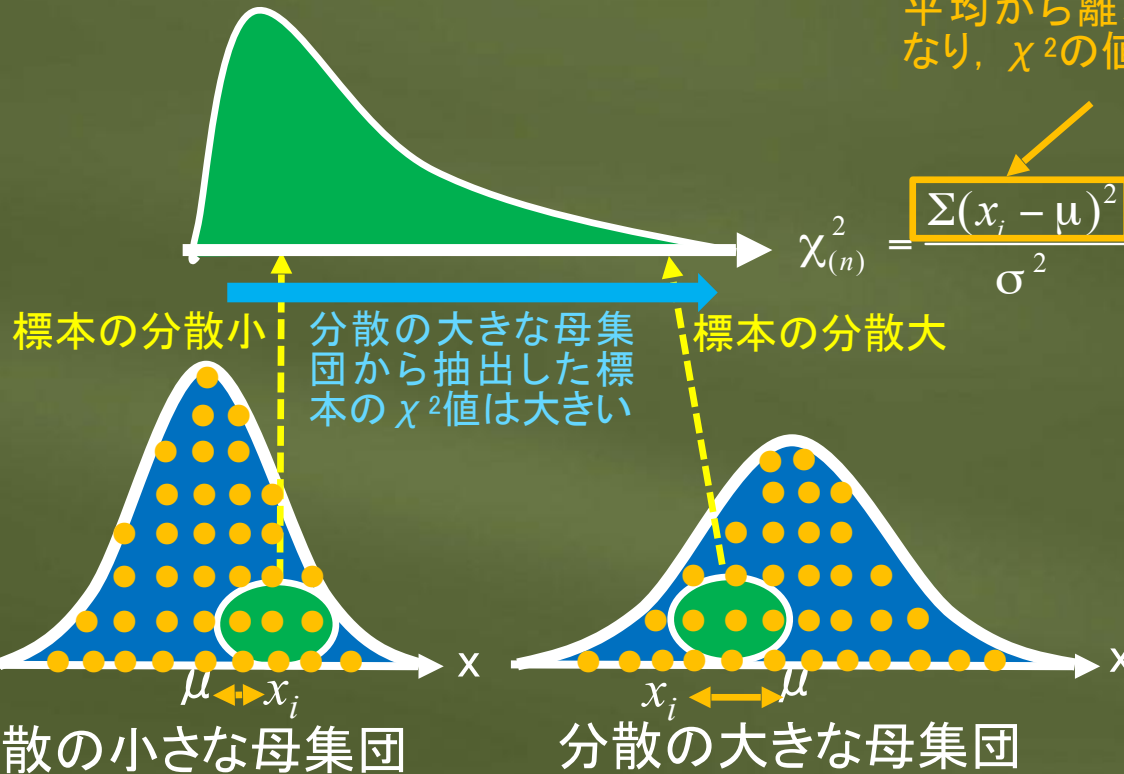
異なる分散の母集団から抽出した標本で χ^2 を計算したとする…(本来は母分散は不変)

データのバラツキが大きいと、平均から離れたデータも多くなり、 χ^2 の値は大きくなる

$$\chi^2_{(n)} = \frac{\sum (x_i - \mu)^2}{\sigma^2}$$

母標準偏差を基準とした「平均からのズレ具合」(つまり分散)

χ^2 は標本の分散と連動している
→この性質を利用して母集団の分散を推定(この後、式で展開)



(χ^2 と) 不偏分散との比例関係

未知の母平均の代わりに標本平均 \bar{x} を用いると、不偏分散の分子と同じ

$$\text{母平均が未知の } \chi_{(n-1)}^2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{\sigma^2} \qquad \hat{\sigma}^2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{n-1}$$

標本平均を1つ使ったので自由度も1つ減る

両式の分子を整理する

$$\sigma^2 \times \chi_{(n-1)}^2 = (n-1) \times \hat{\sigma}^2$$

↓ χ^2 の式にする

$$\chi_{(n-1)}^2 = \frac{(n-1) \times \hat{\sigma}^2}{\sigma^2}$$

定数 $\rightarrow \sigma^2$

χ^2 は母集団の不偏分散と比例

母分散の推定式

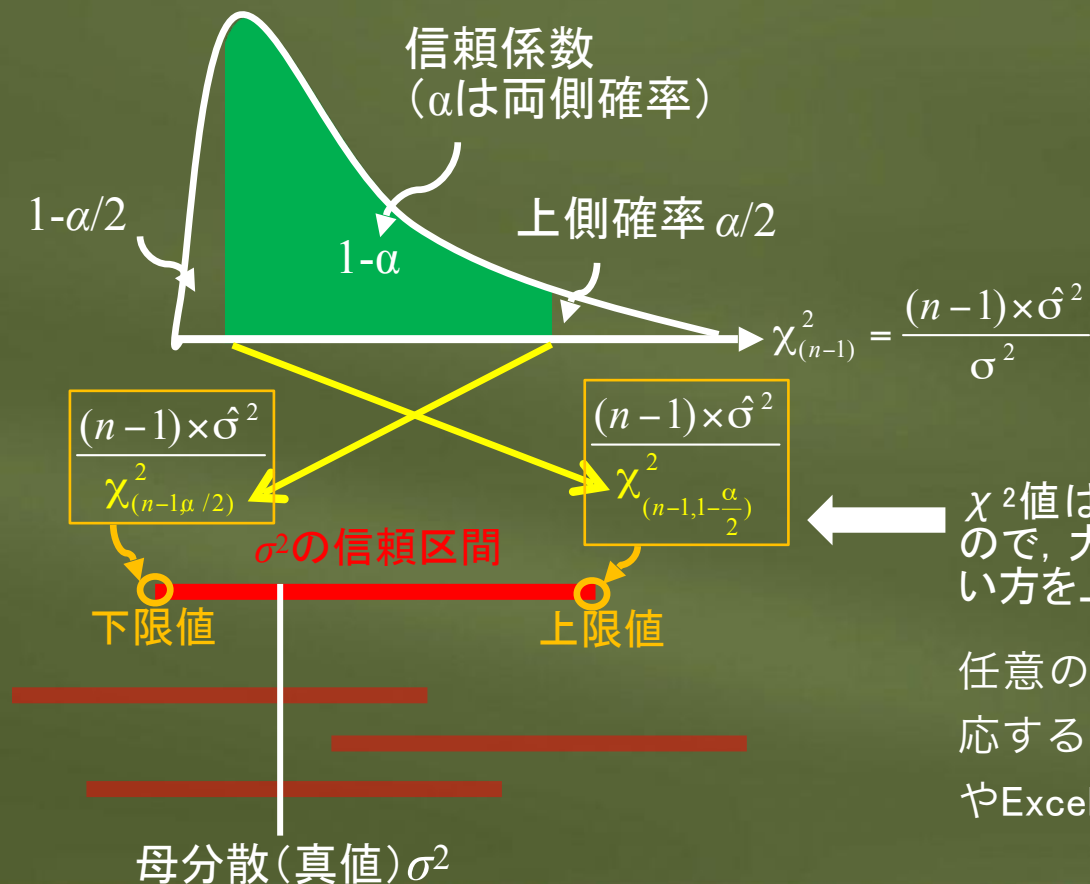
$$\sigma^2 = \frac{(n-1) \times \hat{\sigma}^2}{\chi_{(n-1)}^2}$$

母分散の式にする

分布するので幅を持つ

標本データから計算可

母分散の区間推定



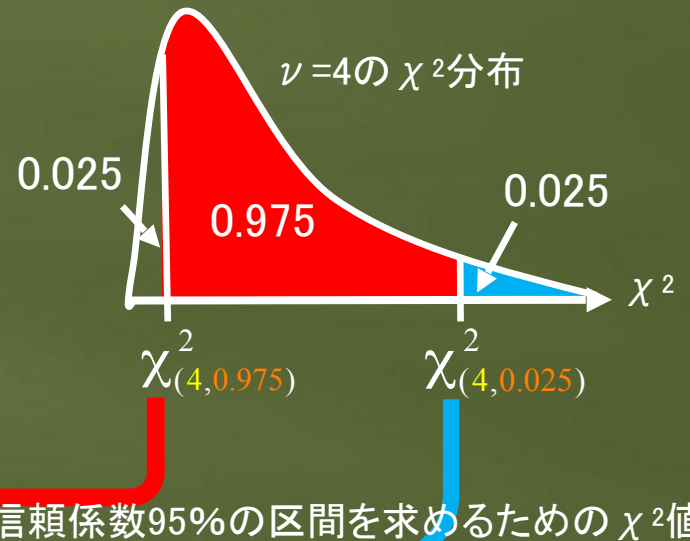
χ^2 値は信頼限界の分母になるので、大きい方を下限値に、小さい方を上限値の計算に用いる

任意の自由度と上側確率に対応する χ^2 値は分布表（次掲）やExcel関数から得る

χ^2 分布表の読み方(付録Ⅲ)

上側確率p

	0.995	0.990	0.975	0.025	0.010
1	0.000	0.000	0.001	5.024	6.635
2	0.010	0.020	0.051	7.378	9.210
3	0.072	0.115	0.216	9.348	11.345
4	0.207	0.297	0.484	11.143	13.277
5	0.412	0.554	0.831	14.833	15.086
6	0.676	0.872	1.237	14.449	16.812



信頼係数95%の区間を求めるための χ^2 値

パソコンがあるならば、例えば下記のExcel関数で上側確率に対応する χ^2 値が得られる

Excel関数=CHISQ.INV.RT(上側確率, 自由
度)

例：=CHISQ.INV.RT(0.975,4)→0.484

例題

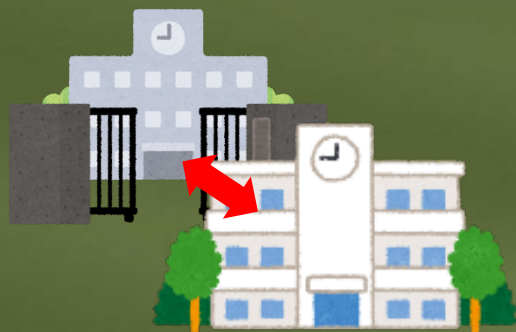


テントウムシを5匹採集しました。それらの体長は5, 8, 10, 11, 15でした (mm)。このテントウムシの体長の母分散に対する信頼区間を信頼係数95%で推定せよ。

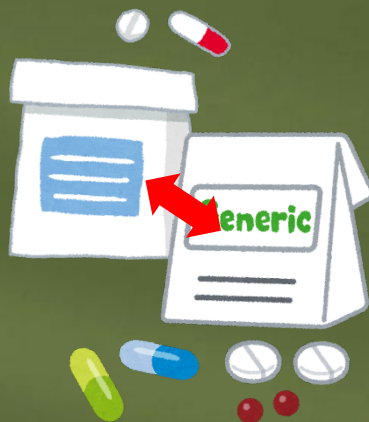
解：まず、不偏分散 $\hat{\sigma}^2$ を計算すると 13.7mm^2 となる。それを母分散の信頼区間を求める下の式に代入すれば良い。ただし、 $n=5$ で、 χ^2 値は先ほどの分布表から読み取る ($\alpha=0.05$)。すると、信頼係数95%の母分散 σ^2 に対する信頼区間は $\chi^2_{(n-1, \alpha/2)} \times \frac{\hat{\sigma}^2}{n-1} < \sigma^2 < \chi^2_{(n-1, 1-\alpha/2)} \times \frac{\hat{\sigma}^2}{n-1}$ となる。すなわち、平方根を取った $(2.22\text{mm}, 3.64\text{mm})$ は母標準偏差の信頼区間となる。

5.3 バラツキを比較できる確率分布

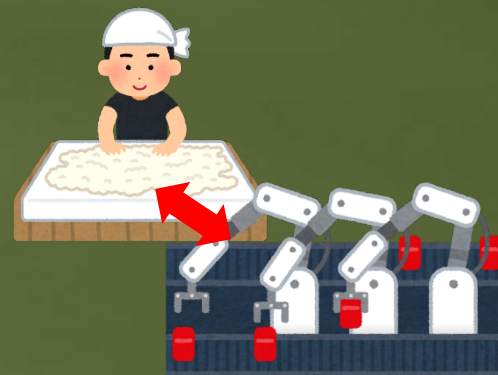
中学校Aと中学校Bとでは、数学の成績のバラツキに差はあるか？



先発薬とジェネリックでは、効果のバラツキに差はあるか？



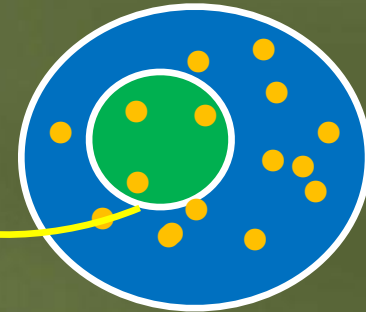
ロボット導入の前後では品質のバラツキに差はあるか？



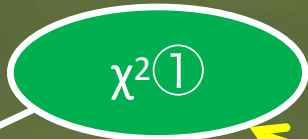
こうした2群の母分散の差の検定(第7章)のほか、処理効果の有無の検定(分散分析:第8章)に使える確率分布が**F分布**

F分布

母集団(正規分布)①

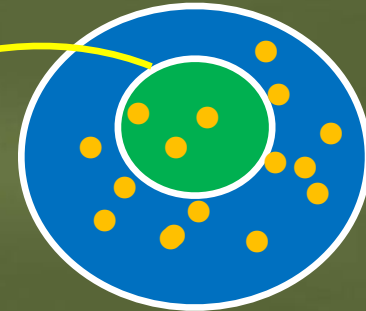


標本分散に連動



$$\frac{\chi^2①}{\chi^2②}$$

比の形にする
(割り算)



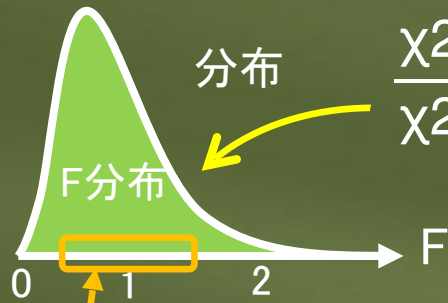
標本分散に連動



母集団(正規分布)②

分散は同じ
だろうか？

χ²の比が従う分布



等分散ならば1前後
の値を取る

F分布の確率密度関数

F分布に従う統計量 $F_{(v_1, v_2)}$ = $\frac{\frac{\chi_{(v_1)}^2}{v_1}}{\frac{\chi_{(v_2)}^2}{v_2}}$

自由度は2つ

第1自由度

第2自由度

χ^2 は自由度に伴い大きくなるため、それぞれの自由度で割って自由度の影響を取り除く

F分布の
確率密度関数

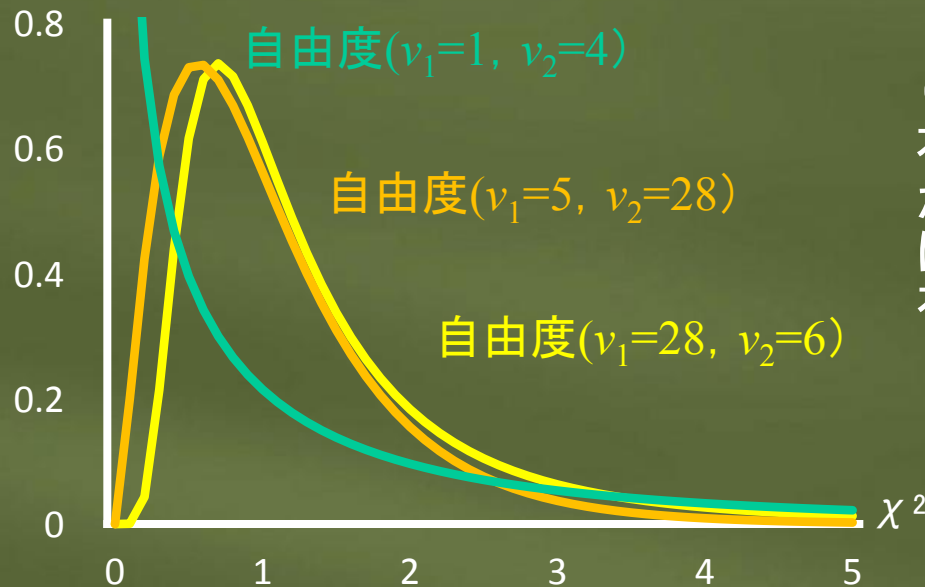
$$f(F) = \frac{\Gamma\left(\frac{v_1 + v_2}{2}\right) F^{\frac{v_1 - 2}{2}}}{\Gamma\left(\frac{v_1}{2}\right)\Gamma\left(\frac{v_2}{2}\right)\left(1 + \frac{1}{v_2} F\right)^{\frac{v_1 + v_2}{2}}} \left(\frac{v_1}{v_2}\right)^{\frac{v_1}{2}}$$

2つの自由度が母数(形に影響する)ことが確認できる(図を次掲)

任意のF値よりも右側の確率を求めるExcel関数
=F.DIST.RT(F値, 第1自由度, 第2自由度)

F分布の形

確率密度 $f(F)$



(負を取らないため)左右非対称で、両自由度が大きくなるに伴い右に移動するが、正規分布に近づくことはない

$$\text{平均(期待値)} = \frac{\nu_2}{\nu_2 - 2} \quad (\text{ただし } \nu_2 > 2)$$

$$\text{分散} = \frac{2\nu_2^2(\nu_1 + \nu_2 - 2)}{\nu_1(\nu_2 - 2)^2(\nu_2 - 4)} \quad (\text{ただし } \nu_2 > 4)$$

5.4 特別なF

2つの不偏分散の比になる場合

不偏分散と比例していることを示した χ^2 の式 (8枚前のスライド)

$$\chi_{(n-1)}^2 = \frac{(n-1) \times \hat{\sigma}^2}{\sigma^2} \xrightarrow{\text{自由(度)1を}} \chi_{(v)}^2 = \frac{v \hat{\sigma}^2}{\sigma^2}$$

Fの式に代入

2つの不偏分散/母分散の比となるF

$$F_{(v_1, v_2)} = \frac{\chi_1^2 / v_1}{\chi_2^2 / v_2} = \frac{\frac{v_1 \hat{\sigma}_1^2}{\sigma_1^2} / v_1}{\frac{v_2 \hat{\sigma}_2^2}{\sigma_2^2} / v_2} = \frac{\hat{\sigma}_1^2 / \sigma_1^2}{\hat{\sigma}_2^2 / \sigma_2^2}$$

抽出元の母集団が同じなら母分散も同じ

同じ母集団から抽出したときのF(等分散の検定や分散分析の仮説)

$$F_{(v_1, v_2)} = \frac{\hat{\sigma}_1^2 / \cancel{\sigma^2}}{\hat{\sigma}_2^2 / \cancel{\sigma^2}} = \frac{\hat{\sigma}_1^2}{\hat{\sigma}_2^2}$$

2つの不偏分散の比になる

1前後の値ならば同じぐらいの分散なので仮定は正しそう...

Fとtの関係

分母と分子を母標準誤差で割る

$$t_{\bar{x}} = \frac{\bar{x} - \mu}{\hat{\sigma}_{\bar{x}}} = \frac{\bar{x} - \mu}{\hat{\sigma}/\sqrt{n}} = \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} = \frac{z_{\bar{x}}}{\hat{\sigma}} = \frac{z_{\bar{x}}}{\sigma} \leftarrow \text{これを2乗すると...}$$
$$\chi_{(v)}^2 = \frac{v\hat{\sigma}^2}{\sigma^2}$$

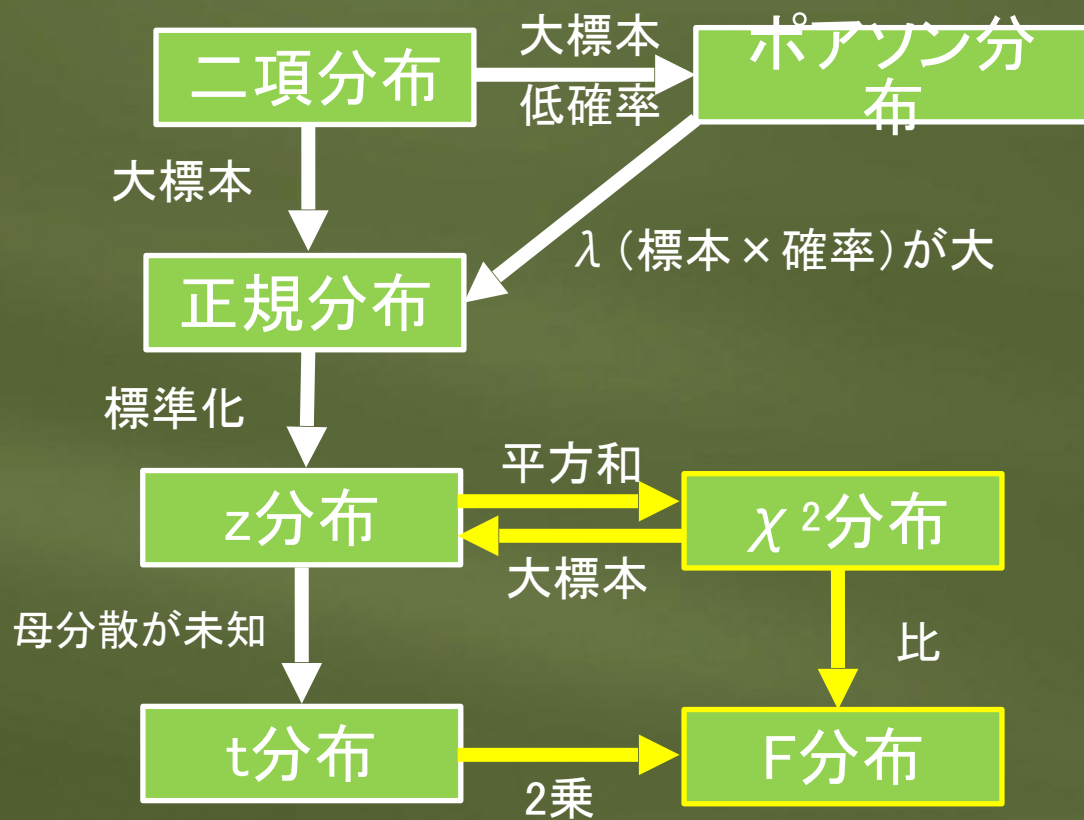
z^2 は自由度1の χ^2

$$t_{\bar{x}}^2 = \frac{z_{\bar{x}}^2}{\chi_{(v)}^2/v} = \frac{\chi_{(1)}^2/1}{\chi_{(v)}^2/v} = F_{(1,v)}$$

tの2乗は分子の第1自由度が1の“F”

2群の分散分析(F検定)とt検定は同じになる

いろいろな確率分布の関係



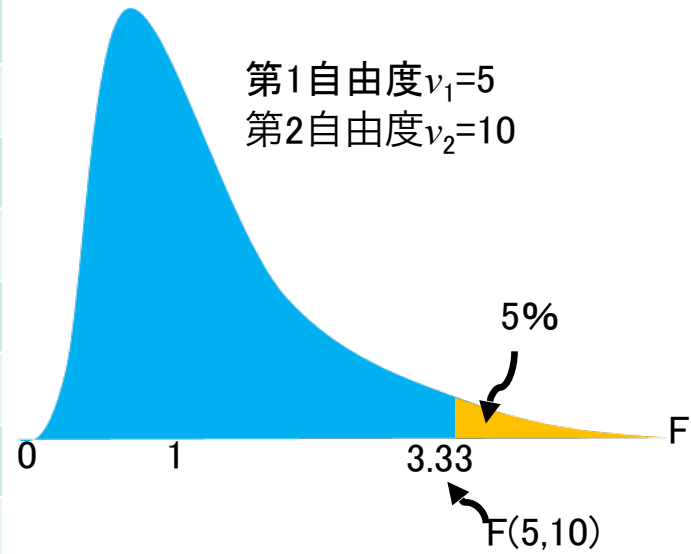
F分布表と読み方 (付録IV)

上側確率5%で1つの表を使う

第1自由度(分子)

第2自由度(分母)

5%	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	15	20
1	161.4 5	199.50	215.71	224.58	230.16	233.99	236.77	238.88	240.54	241.88	245.95	248.01
2	18.51	19.00	19.16	19.25	19.30	19.33	19.35	19.37	19.38	19.40	19.43	19.45
3	10.13	9.55	9.28	9.12	9.01	8.94						
4	7.71	6.94	6.59	6.39	6.26	6.16						
5	6.61	5.79	5.41	5.19	5.05	4.95						
6	5.99	5.14	4.76	4.53	4.39	4.28						
7	5.59	4.74	4.35	4.12	3.97	3.87						
8	5.32	4.46	4.07	3.84	3.69	3.58						
9	5.12	4.26	3.86	3.63	3.48	3.37						
10	4.96	4.10	3.71	3.48	3.33	3.22						



`=F.INT.RT(0.05,5,10)`

以上で第5章は終了です。