



統計学 2

7. 統計的検定と 仮説検定の基礎

やない ゆうき
矢内 勇生



<https://yukiyanai.github.io>



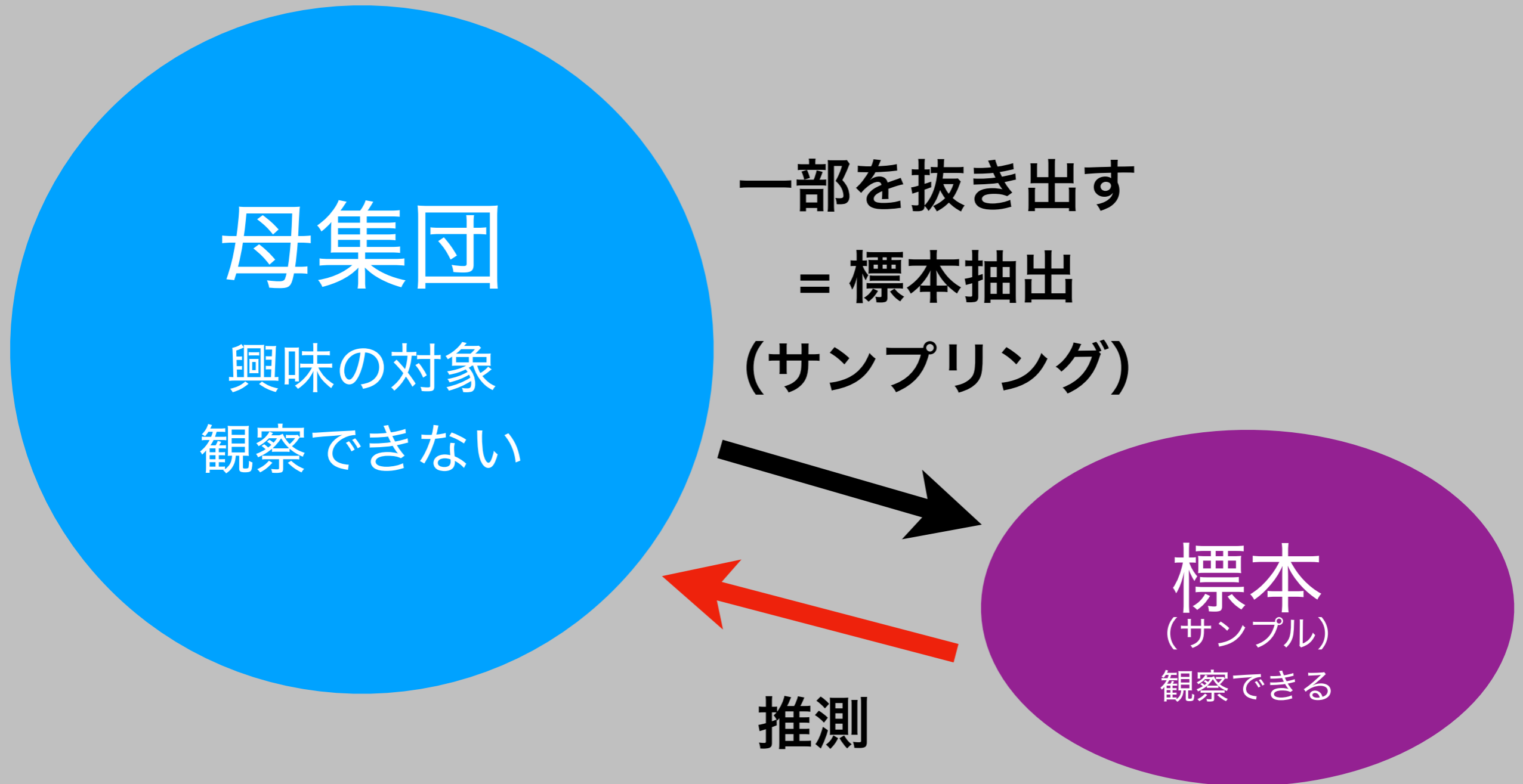
yanai.yuki@kochi-tech.ac.jp



このトピックの目標

- 推測統計学の目的を理解する
 - 統計的検定とは？
 - 統計的推定とは？
- 母集団と標本の違いを理解する

母集団と標本



部分から全体を知る

- 通常、手に入るデータは「全体の一部」
 - 例) 日本国民（母集団）が消費税増税に賛成かどうか知りたい
 - 2,000人（日本国民の一部）に賛成か反対か尋ねる
- 部分から得られる情報を使って全体（母集団）について考える
 - 例) 2,000人の回答から日本人全体の賛否を推測する

★ **統計的推定** (statistical inference)

統計的検定の基礎

統計的検定の基礎

- 「公正な」（表が出る確率 $\theta = 0.5$ の）コインを N 回投げる
- 表が10回出た
 - ▶ 投げた回数 N はいくつか？
 - 仮説1： $N = 16$
 - 仮説2： $N = 36$

統計的検定の目的

- 標本から得られる情報を利用し、仮説 (hypothesis) が正しいか正しくないか判断する
- 仮説が「正しくない」という証拠がない → 仮説を (とりあえず) 保留にする
 - ▶ 「証拠がないこと」は「ないことの証拠」ではないので注意
- 仮説が「正しくない」と考える根拠がある → 仮説を棄却する

可能な仮説はたくさんある

N 枚の正しいコイン投げの例

- ▶ 10以上の整数であれば、仮説として成り立つ
- ▶ 問題は、それが妥当かどうか
 - 極端な例

仮説3 : $N = 10$

仮説4 : $N = 10000$

- 統計的方法を使うまでもなく、妥当ではなさそう

どこまでが妥当か？

N 枚の公正なコイン投げの例

- ▶ 表が出る確率が 0.5 で、表が10枚出ているのだから、 $N = 20$ と予測するのが最も妥当
 - $N = 19$ や $N = 21$ もそれほど悪くない仮説では
 - $N = 18$ や $N = 22$ もそれほど悪くない仮説では？
 - . . .

★どこまでが妥当？ → **統計的検定**で決める

正規分布の性質を利用した統計的検定

- 正規分布では、平均 ± 2 標準偏差の範囲にデータの95%が含まれる
 - ▶ より正確には**平均 ± 1.96 標準偏差 (sd)**
 - ▶ この区間を検定に利用する！

統計的検定の方法

- ある仮説が正しいと仮定して、平均 $\pm 1.96sd$ の区間に観測されたデータが含まれるかどうか確かめる
 - 含まれる \rightarrow データが95%の一部、すなわち「ありがちな値」なので、仮説は「妥当でないとはいえない」
 \rightarrow 仮説を棄却せず保留する
 - 含まれない \rightarrow 5%しか起こらないはずの値をデータとして観測してしまった \rightarrow 「起こりにくい」はずのデータが現に手元にある \rightarrow 仮定がおかしいのでは？ \rightarrow 仮説を棄却する

N 回コイン投げの仮説検定

- 表が 0.5 ($\theta = 0.5$) の確率で出るコインを N 回投げ、 10 回表が出た
- 仮説1 : $N = 16$
- 仮説2 : $N = 36$
- ♣ コイン投げを N 回行う \rightarrow 二項分布
 - 二項分布の平均 = $N\theta$
 - 二項分布の分散 = $N\theta(1 - \theta)$

仮説1の検証

仮説1 ($N = 16$) が正しいとすると、

- 平均 $= N\theta = 16 \cdot 0.5 = 8$

- 分散 $= N\theta(1 - \theta) = 16 \cdot 0.5 \cdot (1 - 0.5) = 4$

- 標準偏差 $= \sqrt{\text{分散}} = 2$

- ▶ 平均 $- 1.96 \cdot \text{sd} = 8 - 1.96 \cdot 2 = 4.08$

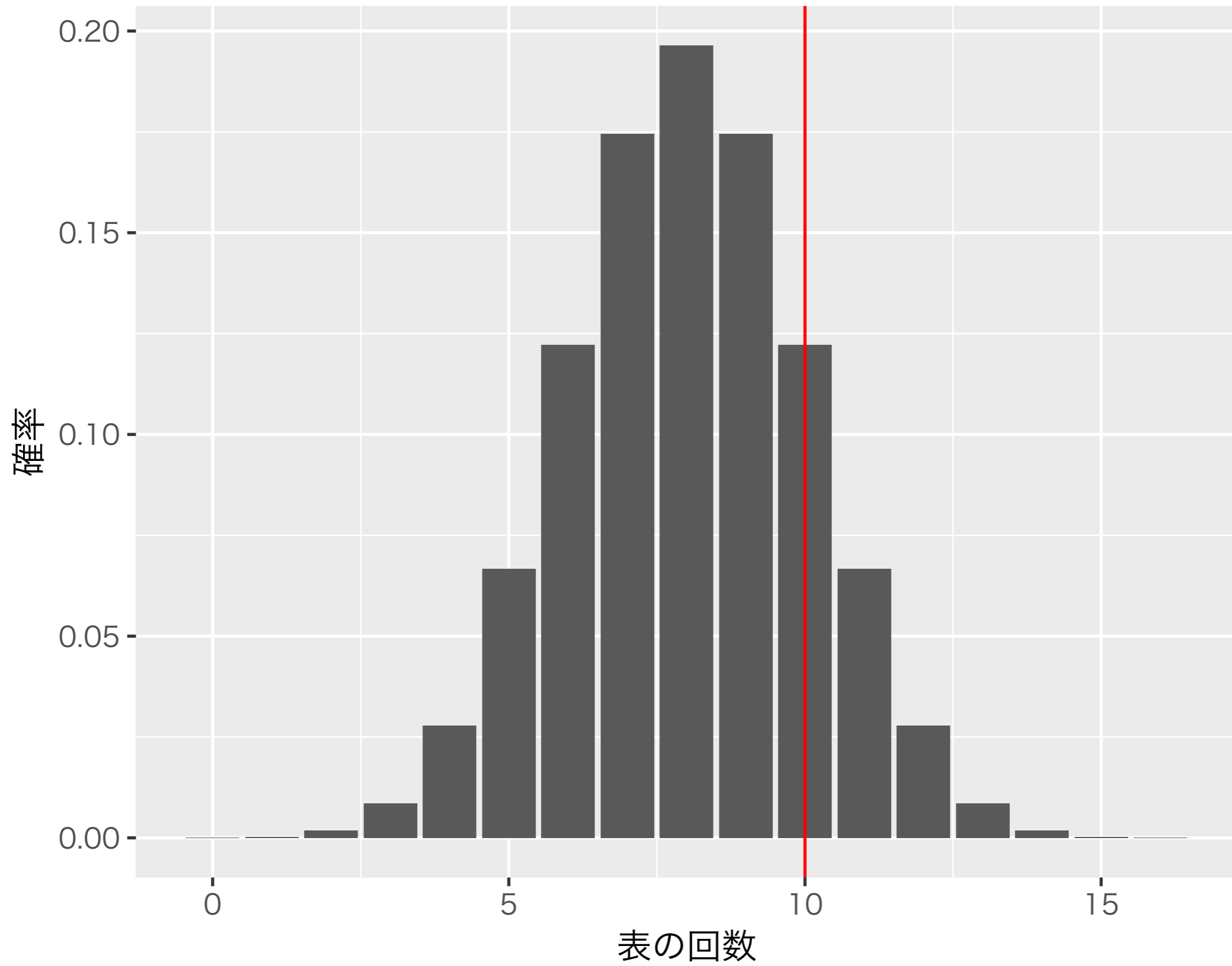
- ▶ 平均 $+ 1.96 \cdot \text{sd} = 8 + 1.96 \cdot 2 = 11.92$

仮説1の検証（続）

仮説1 ($N = 16$) が正しいとすると、

- ▶ データの95%は4.08 と11.92 の間の値をとる
- ▶ 実際に観測したデータは10であり、この区間に含まれる
- ➡ 仮説1が「おかしい」という証拠はない
- ➡ 仮説1を保留する（棄てずにとっておく）

仮説1 (N=16) が正しい場合



仮説2の検証

仮説2 ($N = 36$) が正しいとすると、

- 平均 $= N\theta = 36 \cdot 0.5 = 18$

- 分散 $= N\theta(1 - \theta) = 36 \cdot 0.5 \cdot (1 - 0.5) = 9$

- 標準偏差 $= \sqrt{\text{分散}} = 3$

- ▶ 平均 $- 1.96 \cdot \text{sd} = 18 - 1.96 \cdot 3 = 12.12$

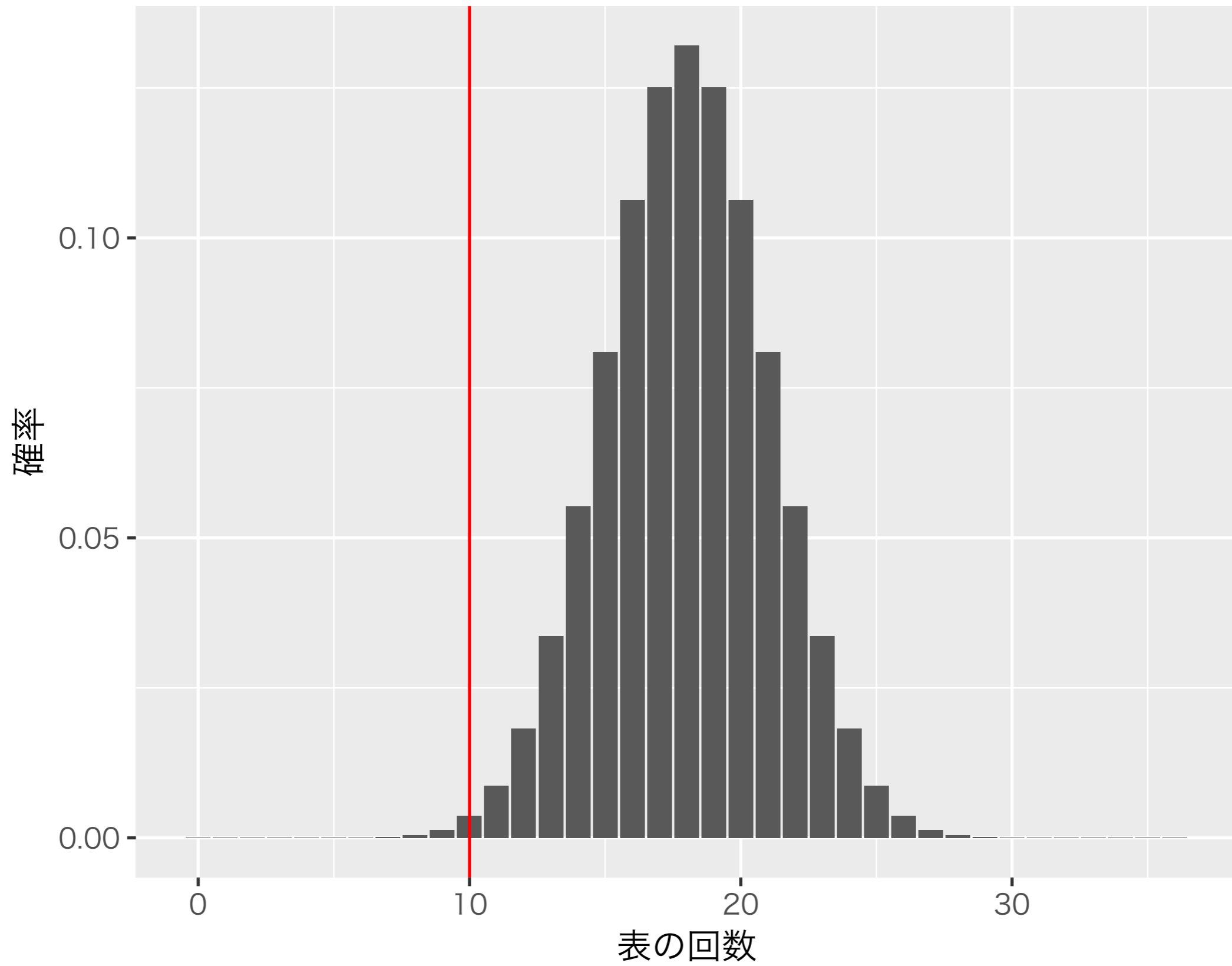
- ▶ 平均 $+ 1.96 \cdot \text{sd} = 18 + 1.96 \cdot 3 = 23.88$

仮説2の検証（続）

仮説2 ($N = 36$) が正しいとすると、

- ▶ データの95%は12.12と23.88の間の値を取る
 - ▶ 実際に観測したデータは10であり、この区間に含まれない
- ➡ 仮説2を棄却 (reject) する（仮説2は妥当でない）

仮説2 (N=36) が正しい場合



例題の結論

- 仮説1は妥当だが、仮説2は妥当とはいえない
- ▶ 「妥当=真実」 **ではない!**
 - $N = 20$ や $N = 19$ という仮説も、受け容れられるかも
 - しかし、真実の N はただ1つ存在する
 - ▶ 仮説検定では、**正しくないものははっきりわかる**
(棄却できる) が、**保留した仮説が正しいとは限らない** (単に「ありそう (妥当)」というだけ)

統計的推定の基礎

統計的推定の基礎

同じ例題で考える

- ▶ 正しいコインを N 回投げる
- ▶ 表が10回出た
- ▶ 投げた回数 N は何回だと考えられるか？
 1. 1つの値を答える：点推定
 2. 予測に幅をもたせる：区間推定

点推定の例

- N 回コイン（表が出る確率 $\theta = 0.5$ ）を投げたところ、表が10回出た
- 投げた回数 N はいくつだと考えられるか？
 - ▶ 二項分布の平均は $N\theta$
 - ▶ 手持ちのデータは10 → 平均は10
 - ▶ $N\theta = 10 \Rightarrow N = 10/\theta = 10/0.5 = 20$: **点推定値**

区間推定の例

- コイン（表が出る確率 $\theta = 0.5$ ）を N 回投げて表が10回出た
- 投げた回数 N は何回から何回の間だと考えられるか？
 - 統計的検定により、16枚は妥当な仮説だが36枚は妥当な仮説でないことがわかっている
 - 他にも妥当な仮説はあるはず（例: $N = 20$ ）
 - ▶ 妥当な仮説全体を、推定値として使う

区間推定の例 (続)

- コイン (表が出る確率 $\theta = 0.5$) を N 回投げて表が10回出た
 - 平均 $\mu = N\theta = N/2$, 分散 $\sigma^2 = N\theta(1 - \theta) = N/4$
- このとき、どんな仮説が棄却され、どんな仮説が保留される?
 - ▶ $-1.96 \leq z \leq 1.96$ となる z を与える N は保留される (棄却されない)
 - ▶ z は、

$$z = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{10 - \frac{N}{2}}{\sqrt{\frac{N}{4}}}$$

区間推定の例 (続)

- $N = 13$ から $N = 30$ までの仮説はどれも棄却できない
- $N < 13, N > 30$ は棄却
 - ▶ 区間推定 : $13 \leq N \leq 30$
- ★ 「 ± 1.96 」は標準正規分布の95%が収まる最短区間
 - ▶ 求めた区間を「95%信頼区間」と呼ぶ

| N | z |
|----|--------|
| 12 | 2.309 |
| 13 | 1.942 |
| 14 | 1.604 |
| 15 | 1.291 |
| 16 | 1 |
| 17 | 0.728 |
| 18 | 0.471 |
| 19 | 0.229 |
| 20 | 0 |
| 21 | -0.218 |
| 22 | -0.426 |
| 23 | -0.626 |
| 24 | -0.817 |
| 25 | -1 |
| 26 | -1.177 |
| 27 | -1.347 |
| 28 | -1.512 |
| 29 | -1.671 |
| 30 | -1.826 |
| 31 | -1.976 |

ここまでのまとめ

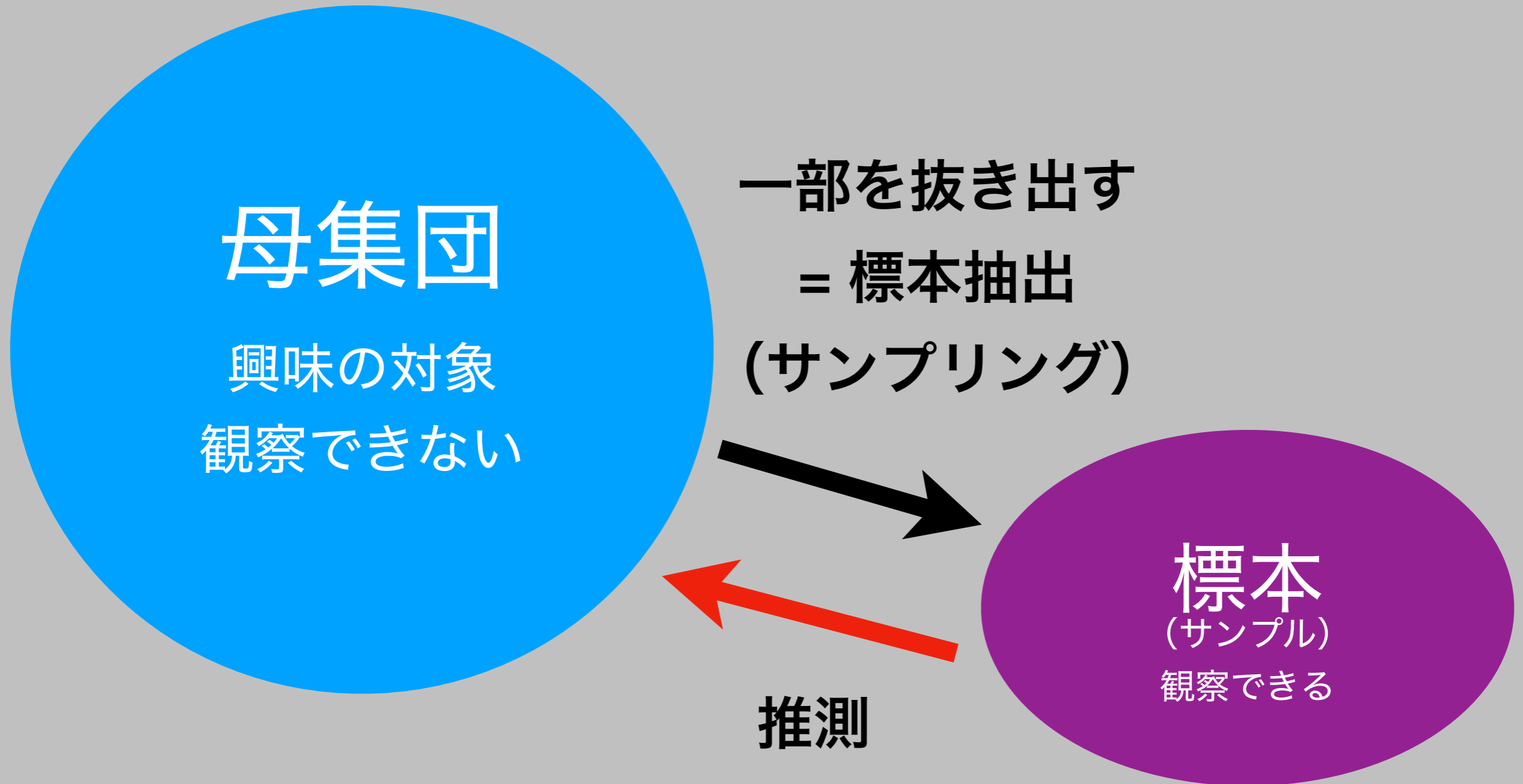
- 推測統計学とは、部分（標本、データ）から全体（母集団、興味の対象）を知るための方法
 - ▶ 統計的検定：仮説を保留 or 棄却？
 - ▶ 統計的推定：点推定と区間推定
- 実習：
 - <https://yukiyanai.github.io/jp/classes/stat2/contents/R/introduction-to-inference.html>

母集団と標本

調査の方法

- 全数調査（^{しっかい}悉皆調査）：興味がある集団そのもの（母集団全体）を調べる調査
 - 例：国勢調査
- 標本調査：母集団の特徴を知るために、その一部（標本）を取り出して調べる
 - 例：世論調査など多くの調査

母集団と標本



標本調査の必要性

- 興味の対象が大きいとき、すべてを調べるのは大変
(例：日本人全体が母集団の場合)
 - 時間・金・人手がかかる（2010年国勢調査の経費は約670億円）
- すべてを調べられない場合もある
 - 例：製品の耐性テスト、料理の味見

母数と標本の統計量 (1)

- 母数 (パラメタ, parameter) : 母集団が持っている特徴
 - 母平均、母分散、母比率など
- 統計量 (statistic) : 標本から計算できる量
 - 標本平均、標本分散、標本比率など

母数と標本の統計量 (2)

| | 母数 (母集団) | 統計量 (標本) |
|------|----------|----------|
| 標準偏差 | 母標準偏差 | 標本標準偏差 |
| 分散 | 母分散 | 標本分散 |
| 比率 | 母比率 | 標本比率 |
| 平均 | 母平均 | 標本平均 |

推測統計学

- 統計量 (statistics) を使って**母数 (パラメータ, parameters)** を推測する！

文字の使い分け

- 母集団：ギリシャ文字
- 標本：アルファベット

★ ただし、この使い方は絶対ではない

| | 母数 | 統計量 |
|------|------------------|-------------|
| 標準偏差 | σ (sigma) | s |
| 分散 | σ^2 | s^2 |
| 比率 | π (pi) | p |
| 平均 | μ (mu) | *変数名にバーを付ける |

標本の選び方

- 標本の選び方は様々
- 明らかにダメな例：
 - ★日本の有権者全体に興味があるとき、
 - 女性だけ選ぶ
 - 高齢者だけ選ぶ
 - 東京都民だけ選ぶ
 - ◆これらはどれも偏っている（**バイアス** [bias] がある）

単純無作為抽出 (simple random sampling; SRS)

- 母集団から標本をランダムに（○確率的に；×でたらめに）選ぶこと
- 母集団を構成するそれぞれの個体が選ばれる確率が等しい
 - 無作為抽出で選び出された標本は、母集団の**偏りのない**縮図であるとみなすことができる
 - ただし、**誤差 (error)** は必ずある

標本の選び方と調べ方

- 単純無作為抽出以外のサンプリング法や調査の実施方法（面接調査、郵送調査など）については「社会調査」の文献を参照
 - 廣瀬雅代ほか『サンプリングって何だろう』（2018年、岩波書店）
 - 轟亮ほか編『入門・社会調査法 第4版』（2021年：法律文化社）
 - 神林博史・三輪哲『社会調査のための統計学』（2011年：技術評論社）

標本の数 \neq 標本サイズ

- 標本の数：母集団から取り出した集団の数（通常は1つの標本しか手に入らない）
- 標本サイズ (N)：**1つの標本**に含まれる個体の数

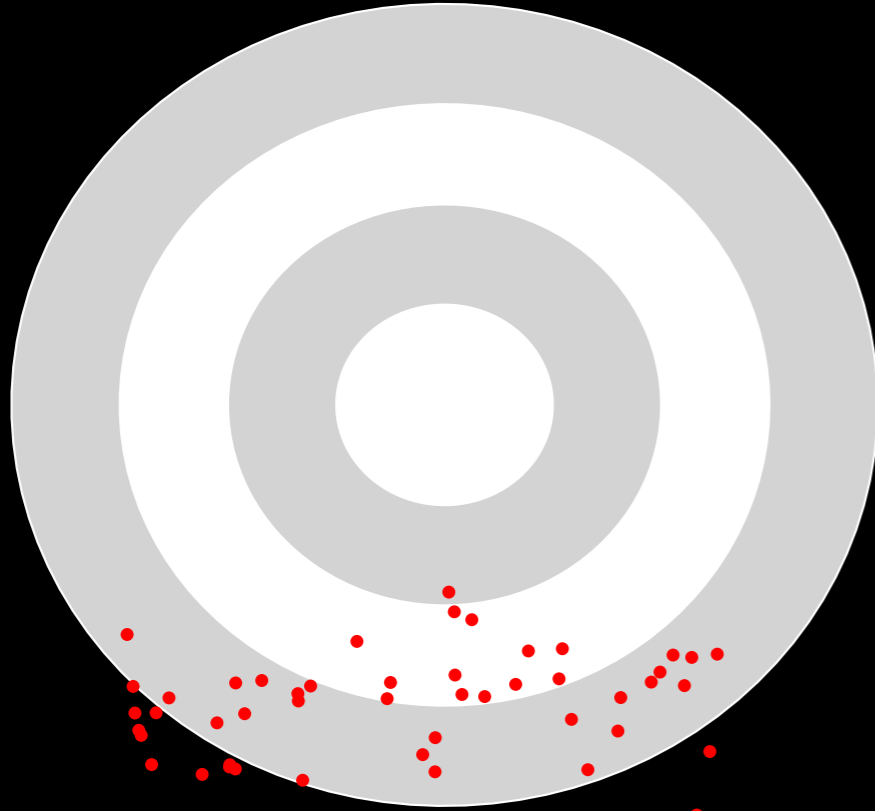
例) 日本の有権者から2,000人の標本を2回抽出した

- 標本の数 = 2
- 標本サイズ $N = 2000$

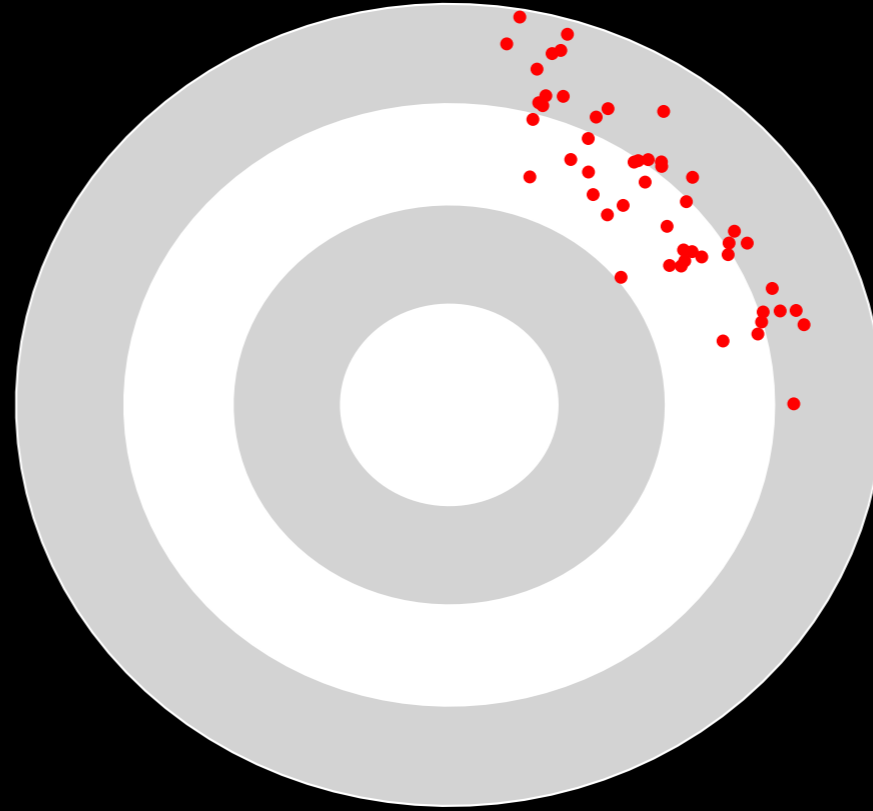
標本には誤差がある

- 標本から得られる統計量が母数にぴったり一致するとは限らない！
 - ▶ 誤差 (error) がある
- 問題は
 1. 誤差に偏り (bias) があるかどうか
 - ▶ 偏りが無いもの (誤差の平均が0) が望ましい
 2. 誤差の大きさ
 - ▶ 正確に推測するためには誤差が小さい方がよい

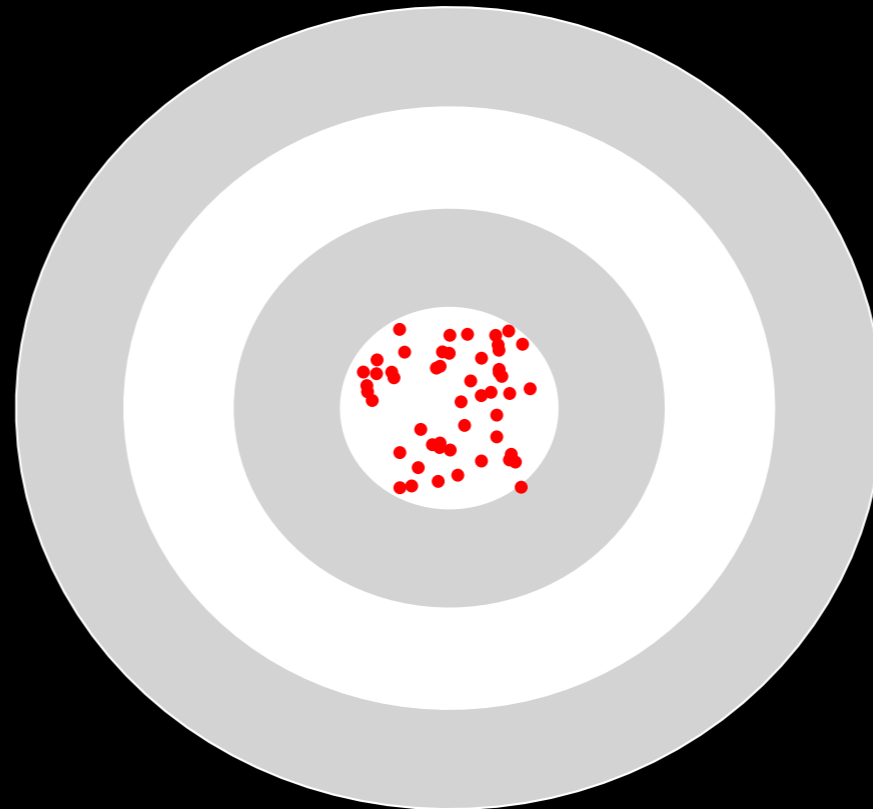
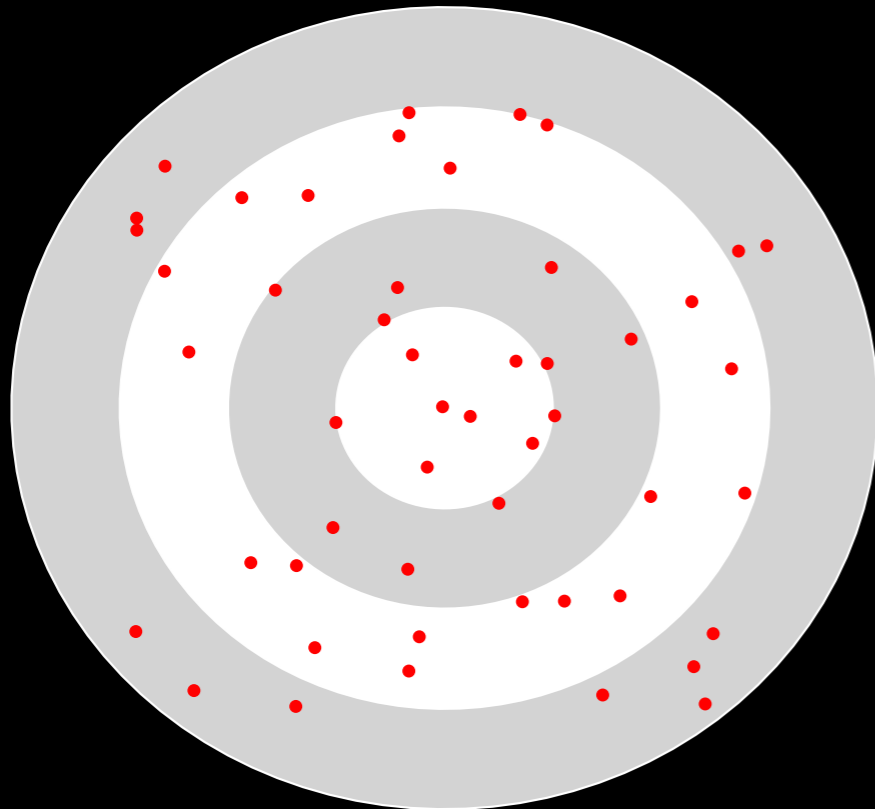
(a) 偏りがある



(b) 偏りがある



(c) 偏りがなく、ばらつきが大きい (d) 偏りがなく、ばらつきが小さい



(d) がベスト！

1万人から100人を抽出する (1)

例) 女性4600人 (母比率 $\pi = 0.46$)、男性5400人
($1 - \pi = 0.54$) の計1万人からなる母集団から100人を
単純無作為抽出で選ぶ

- ▶ 標本1 : 女性比率 = $50/100人 = 0.5 > 0.46$
- ▶ 標本2 : 女性比率 = $44/100人 = 0.44 < 0.46$
- ▶ 標本3 : 女性比率 = $46/100人 = 0.46$
- ▶ 他の標本 : 女性比率 = ?

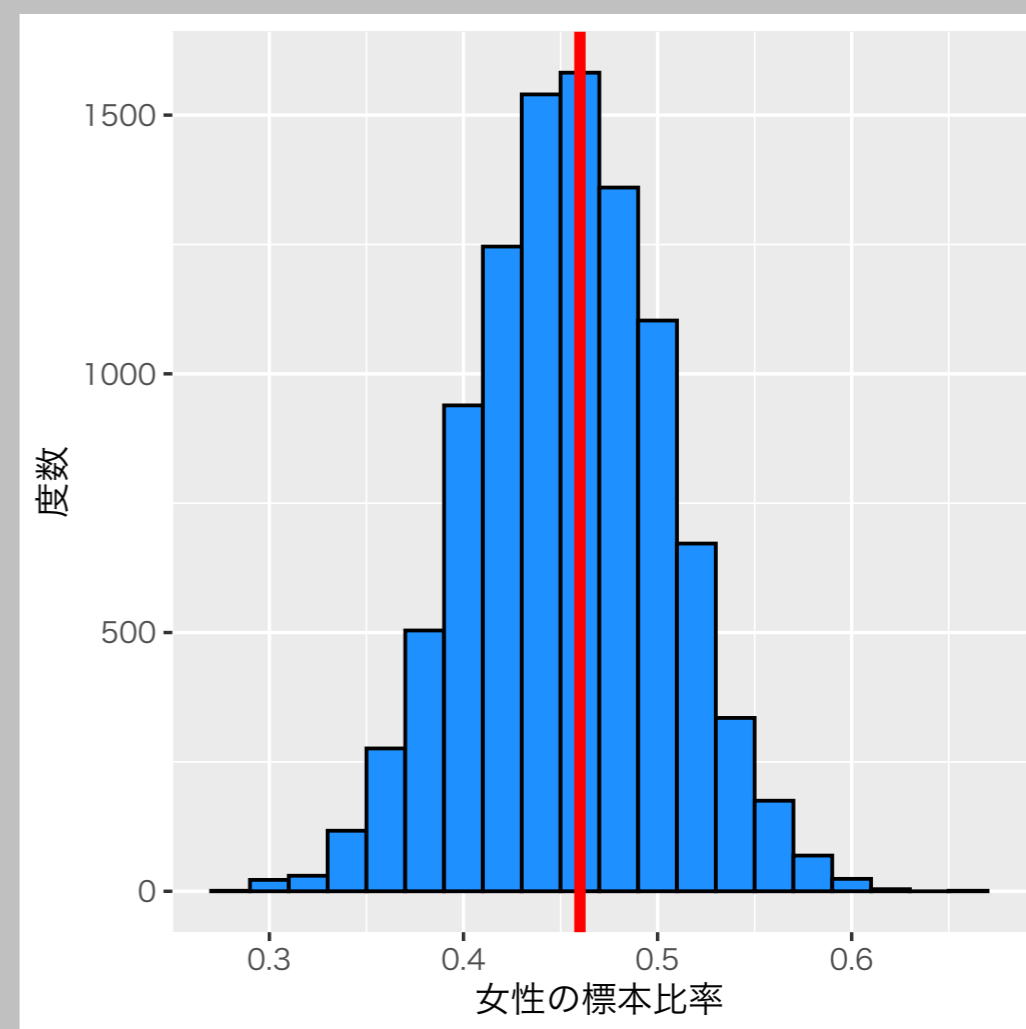
1万人から100人を抽出する (2)

- 1万人から100人を選ぶ方法は全部で約 6.5×10^{241} 通り
→ 全部の組み合わせを試すのは難しい (実践的には不可能)
- コンピュータ・シミュレーションで $N = 100$ のサンプルを1万個抽出してみる (標本サイズ=100, 標本の数=10,000)

1万人から100人を抽出する (3)

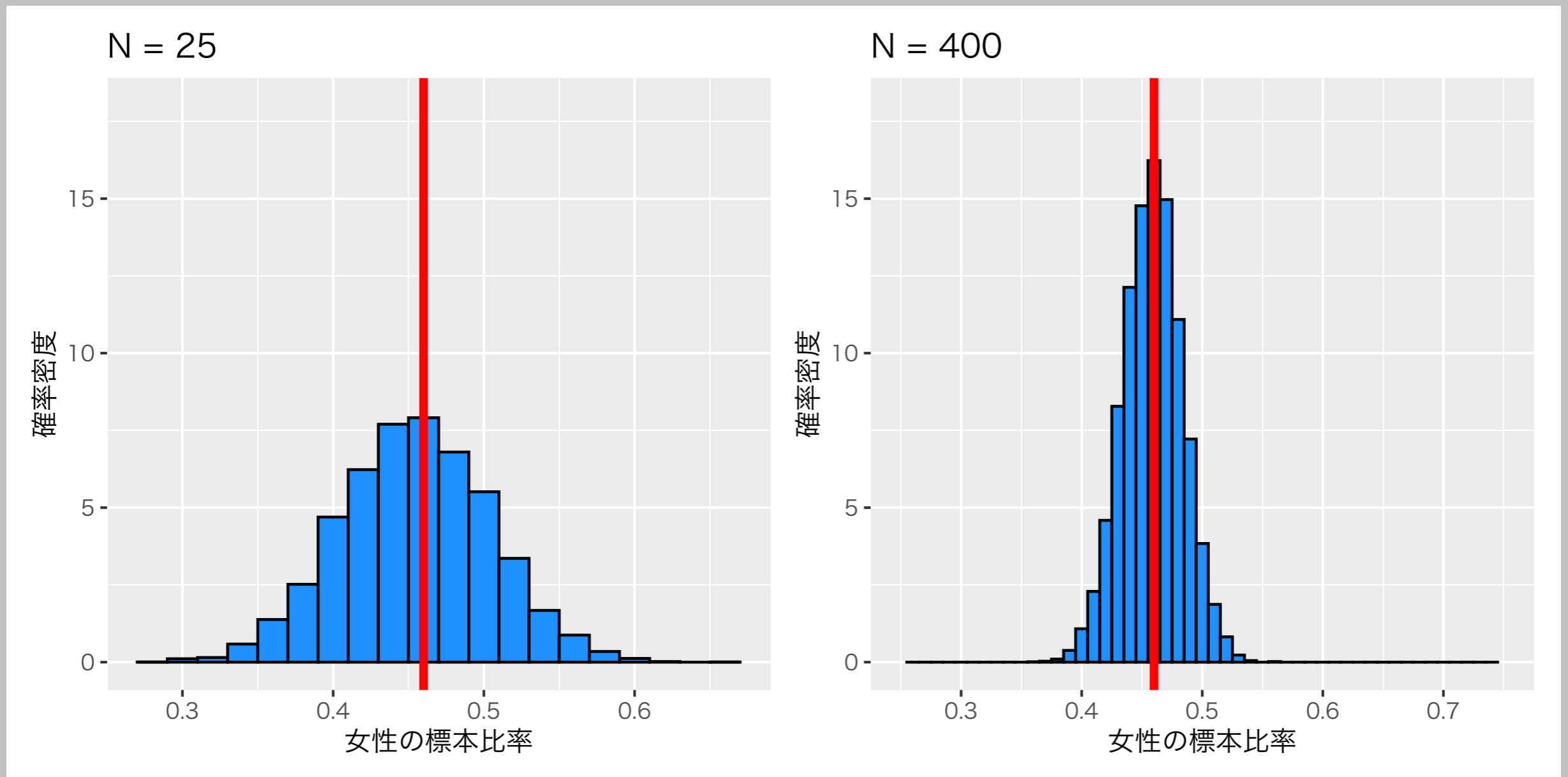
- 女性の標本比率は、母比率より大きかったり小さかったりする
 - 標本比率のばらつきの中心は母比率
- ★偏りが無い：「平均すれば」
知りたいことがわかる
- ▶ 統計量の標本間でのばらつきは標準誤差で測られる

標本サイズ100の標本を
1万個抽出した結果



標本サイズを変えてみる

標本サイズ N の標本を1万個抽出した結果



「母集団と標本」のまとめ

- 母集団から標本を抽出する
- 標本には誤差がつきもの
 - 標本分布と標準誤差（次回の内容）
 - 標本サイズが重要な気がする（今後の注目ポイント）
- 実習：
 - <https://yukiyanai.github.io/jp/classes/stat2/contents/R/pop-n-samples.html>

次回予告

8. 標本平均と母平均