



高知工科大学 経済・マネジメント学群

# 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>



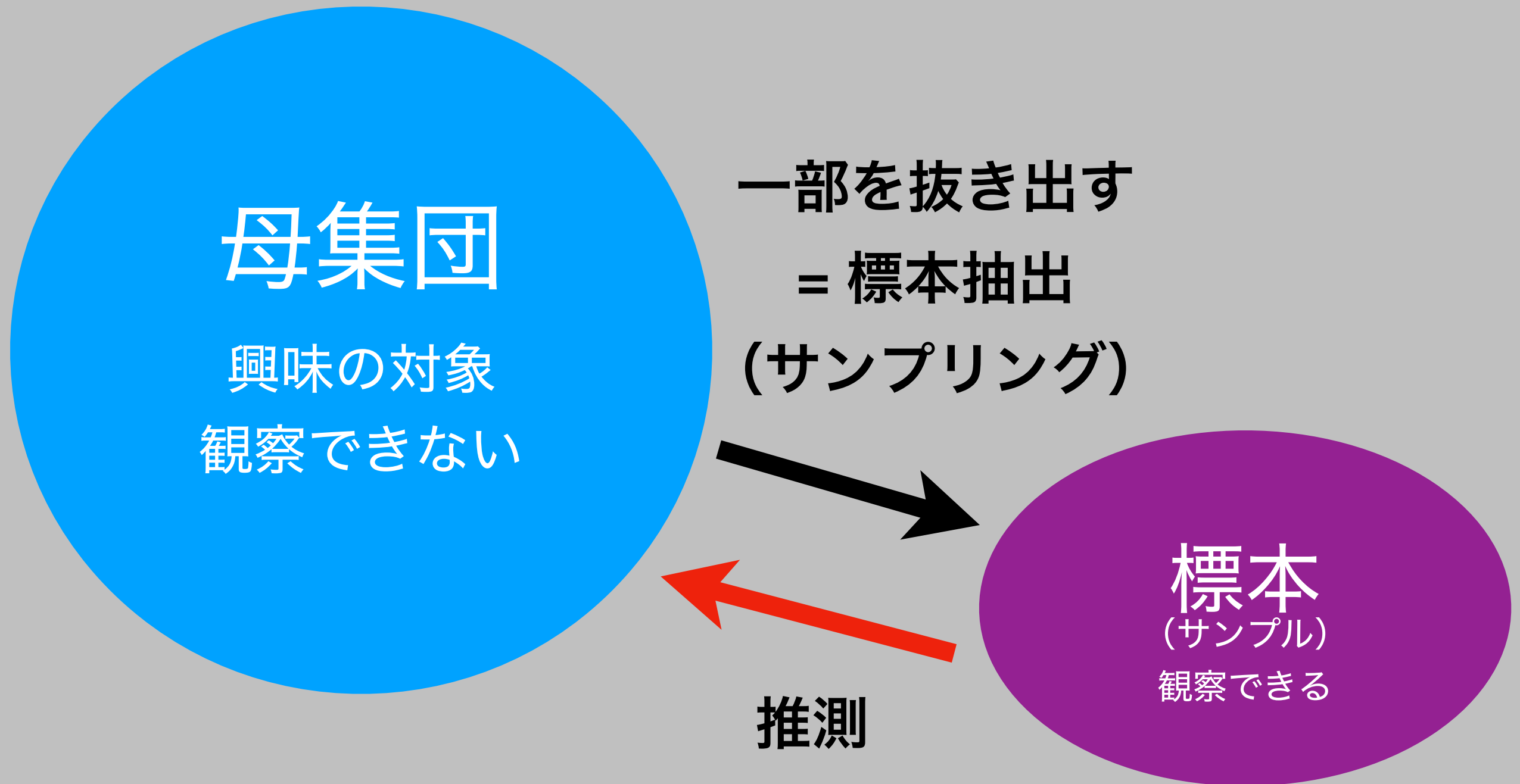
[yanai.yuki@kochi-tech.ac.jp](mailto:yanai.yuki@kochi-tech.ac.jp)



# 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  $\pm 2$  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  $\pm 1.96$  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、

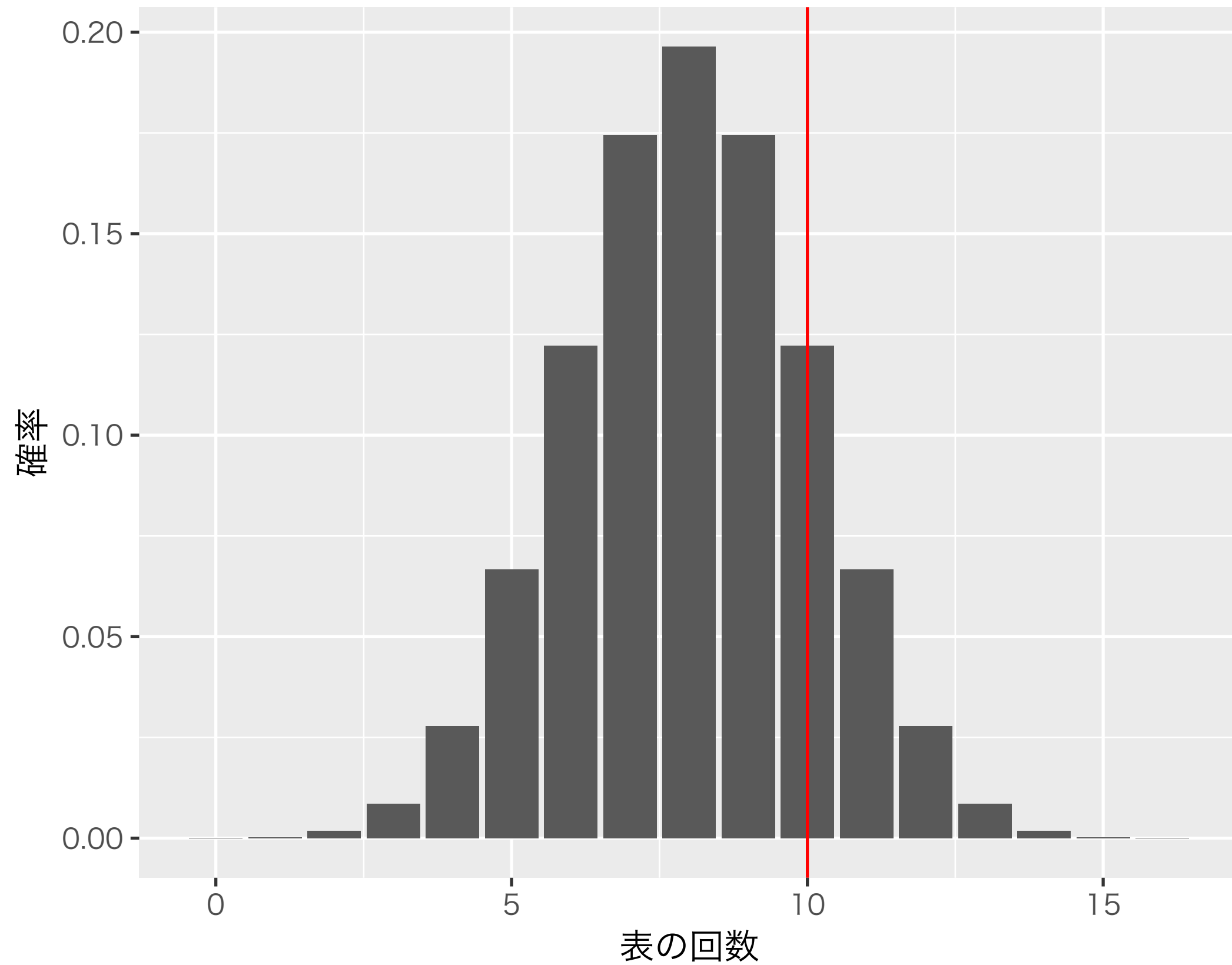
- 平均  $= N\theta = 16 \cdot 0.5 = 8$
- 分散  $= N\theta(1 - \theta) = 16 \cdot 0.5 \cdot (1 - 0.5) = 4$
- 標準偏差  $= \sqrt{\text{分散}} = 2$
- ▶ 平均  $- 1.96 \cdot \text{sd} = 8 - 1.96 \cdot 2 = 4.08$
- ▶ 平均  $+ 1.96 \cdot \text{sd} = 8 + 1.96 \cdot 2 = 11.92$

# 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  $+ 1.96 \cdot \text{sd} = 18 + 1.96 \cdot 3 = 23.88$



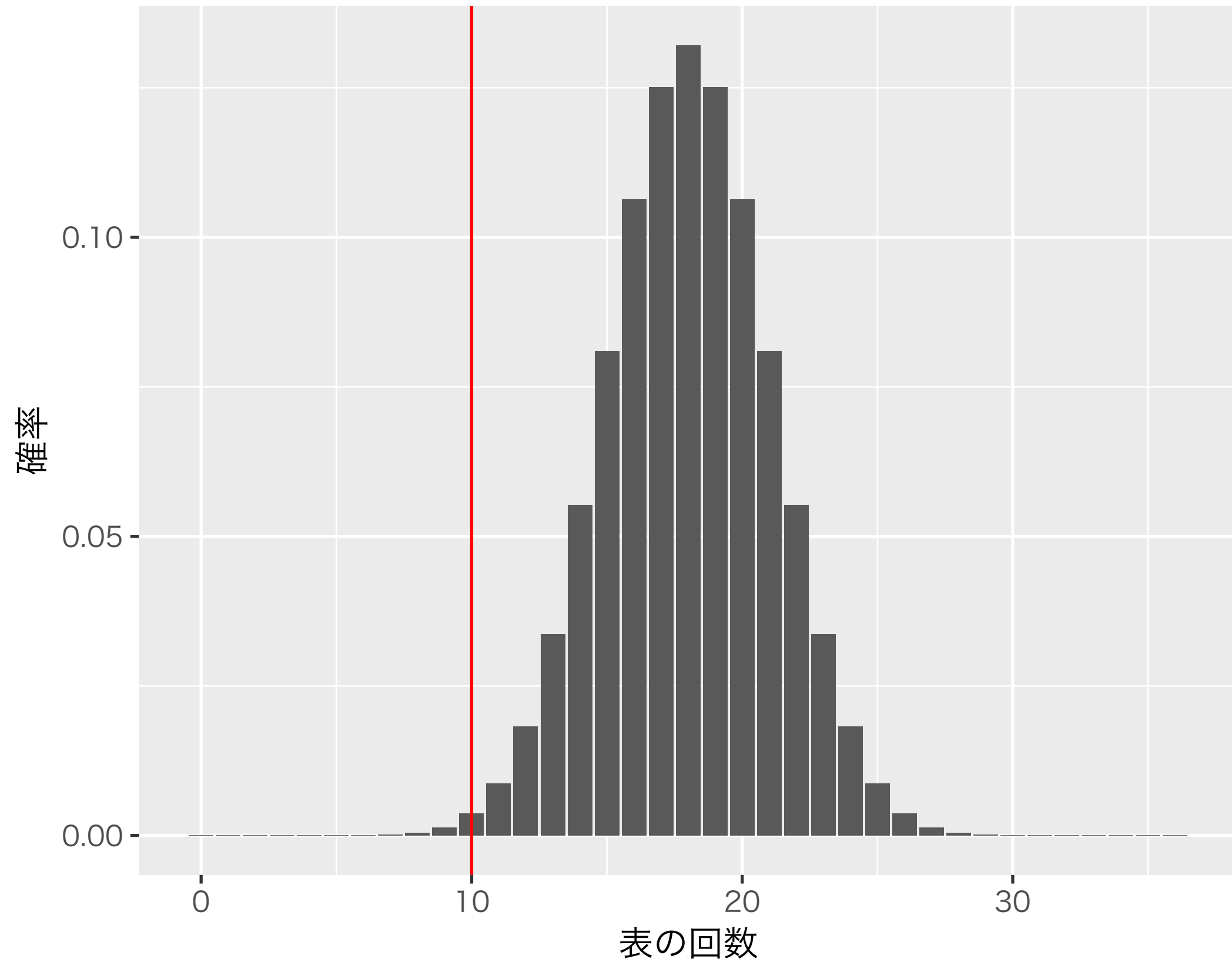
# 仮説2の検証（続）

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： $13 \leq N \leq 30$
- ★ 「 $\pm 1.96$ 」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

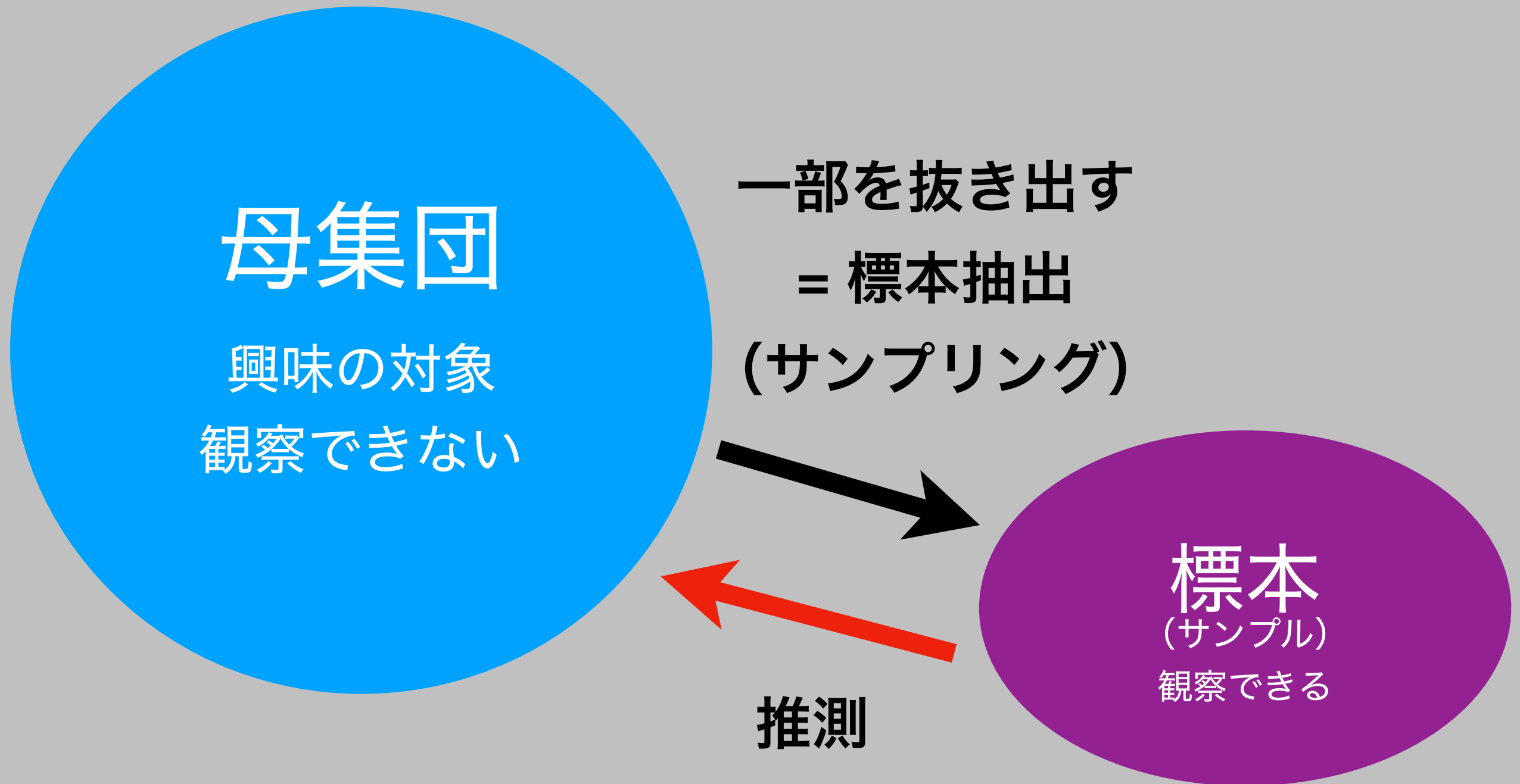
- 推測統計学とは、部分（標本、データ）から全体（母集団、興味の対象）を知るための方法
  - ▶ 統計的検定：仮説を保留 or 棄却？
  - ▶ 統計的推定：点推定と区間推定
- 実習：
  - <https://yukiyanai.github.io/jp/classes/stat2/contents/R/introduction-to-inference.html>

# 母集団と標本

# 調査の方法

- 全数調査（<sup>しっかい</sup>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) : 標本から知ることができる特徴
  - 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 | $\sigma$ (sigma) | s           |
| 分散   | $\sigma^2$       | $s^2$       |
| 比率   | $\pi$ (pi)       | p           |
| 平均   | $\mu$ (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）
  - 大谷信介ほか『社会調査へのアプローチ 第2版』（2005年：ミネルヴァ書房）
  - 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

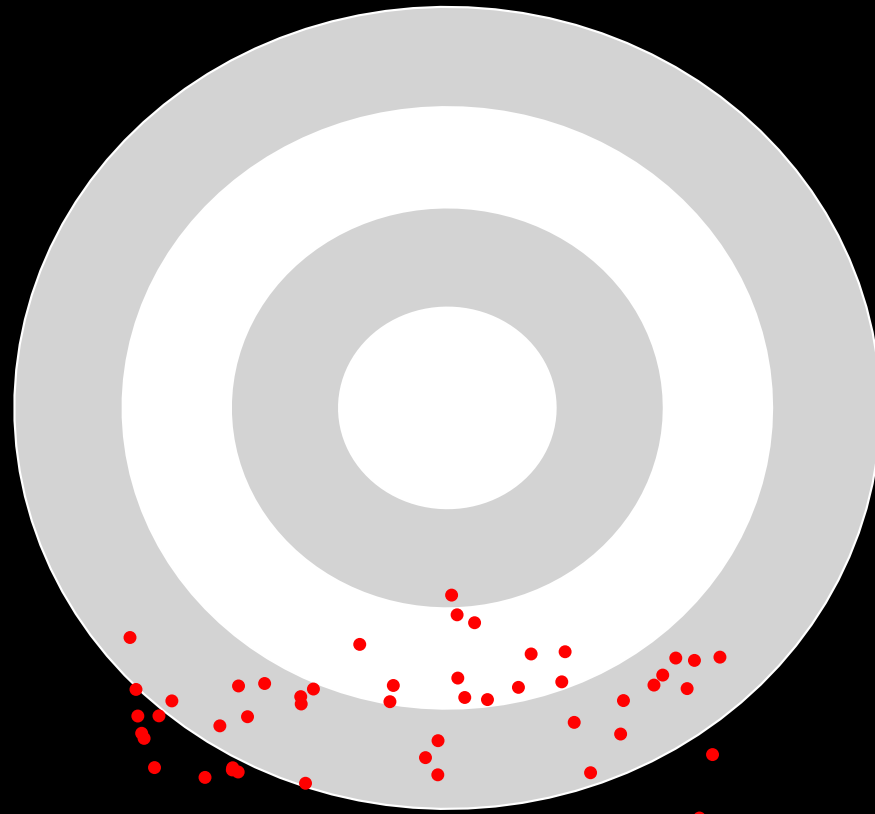
例) 日本の有権者から2,000人の標本を2回抽出した

- 標本の数 = 2
- 標本サイズ  $N = 2000$

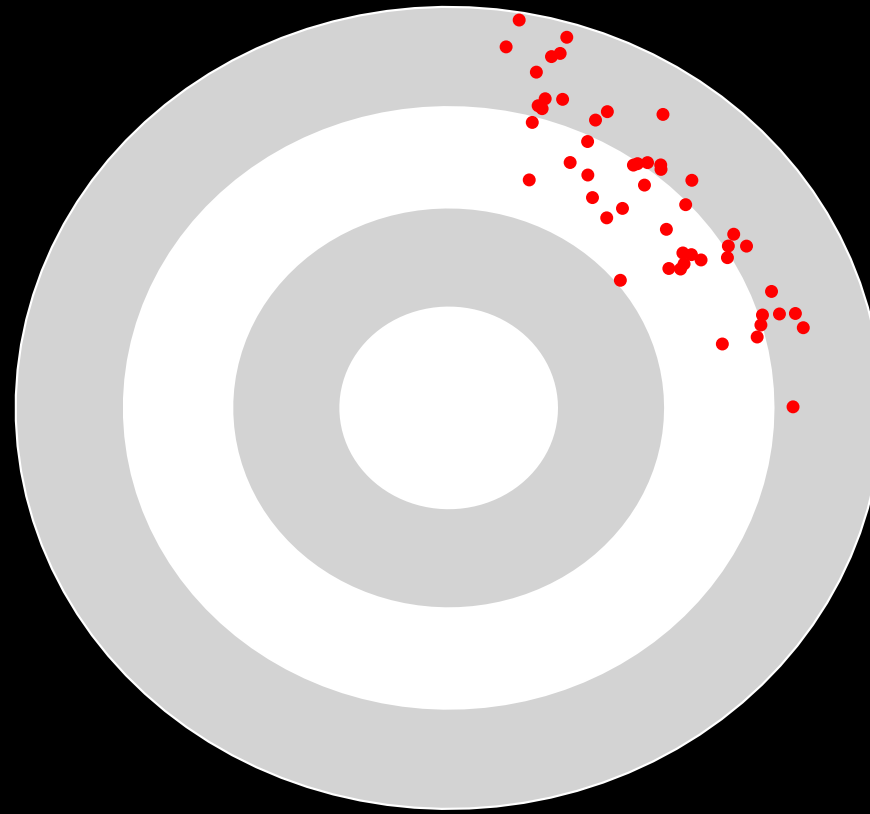
# 標本には誤差がある

- 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

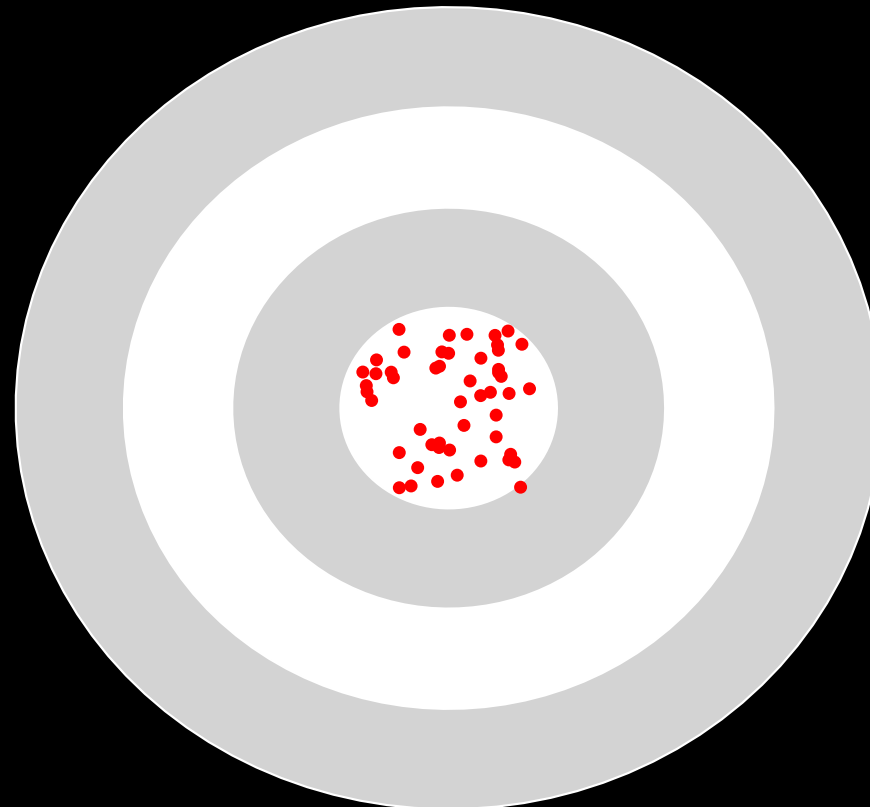
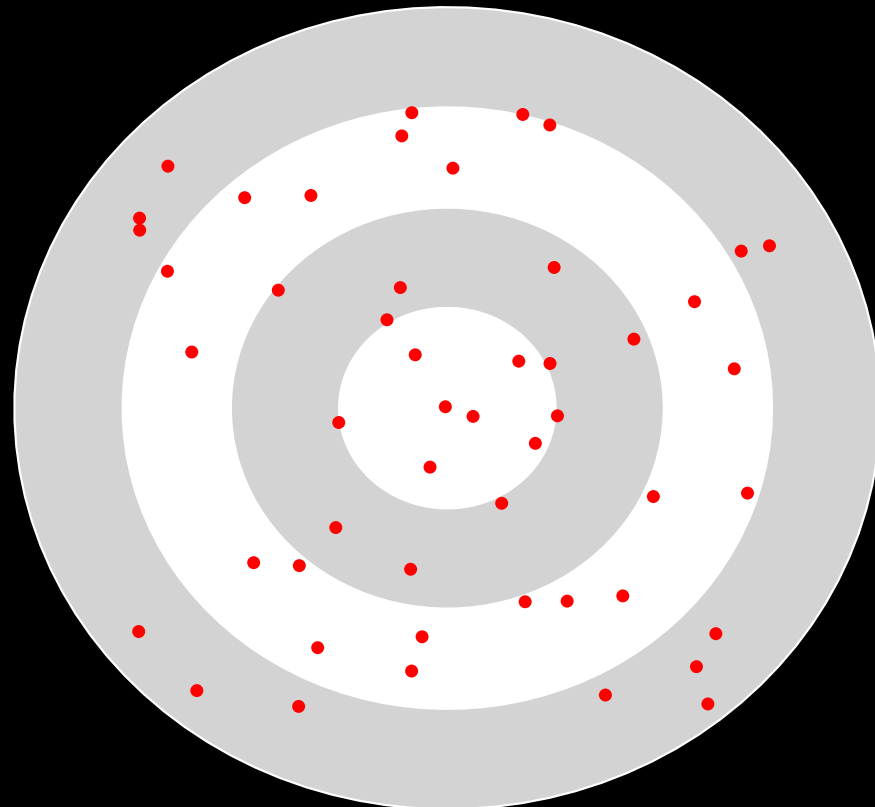
(a) 偏りがある



(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 = ?

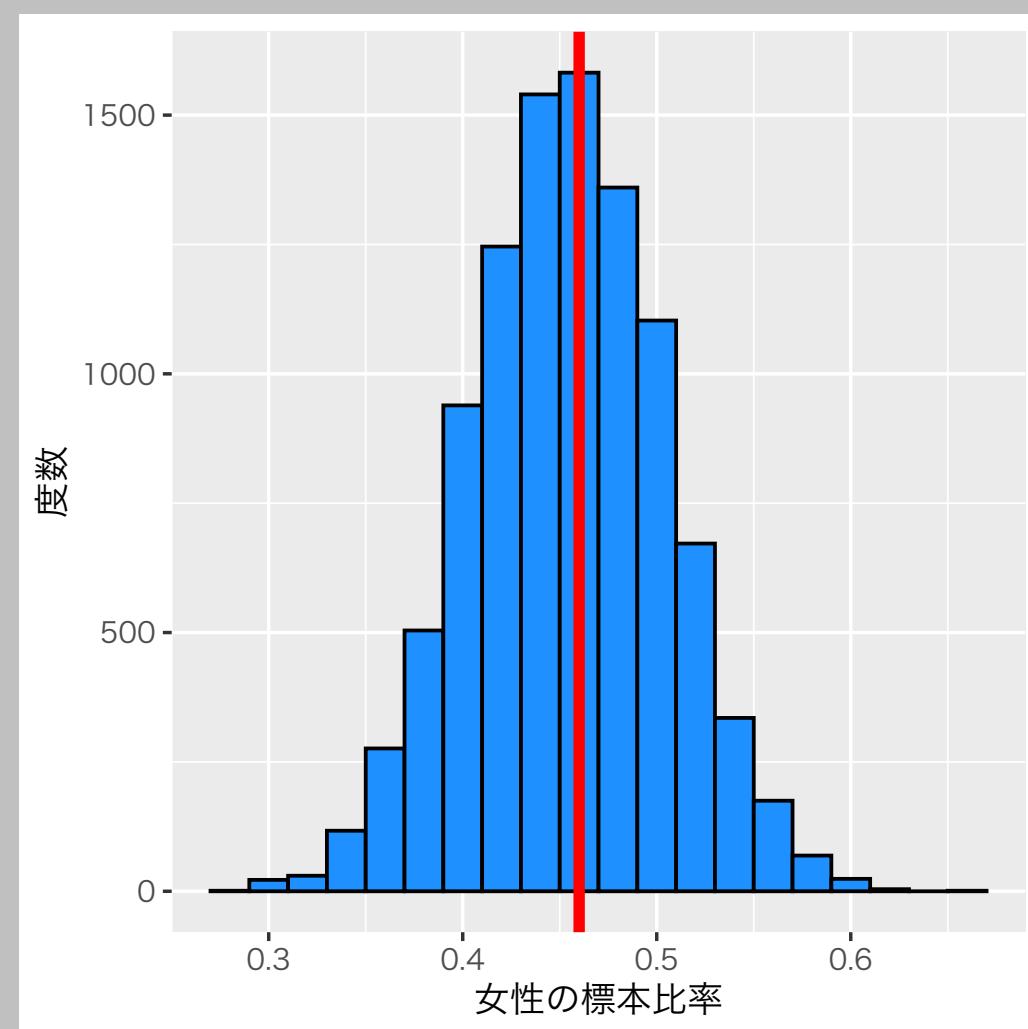
# 1万人から100人を抽出する (2)

- 1万人から100人を選ぶ方法は全部で約 $6.5 \times 10^{241}$ 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

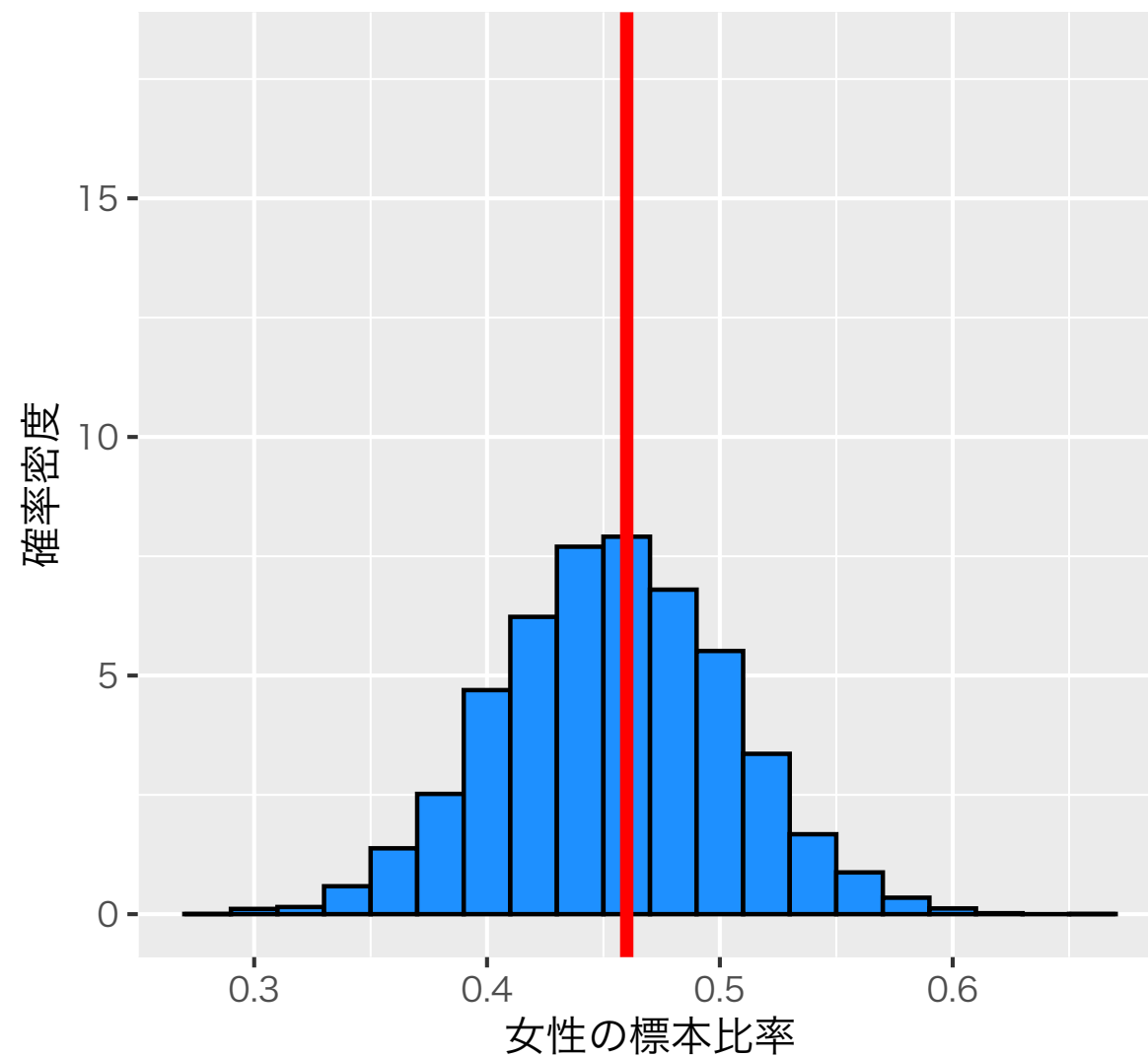
標本サイズ100の標本を  
1万個抽出した結果



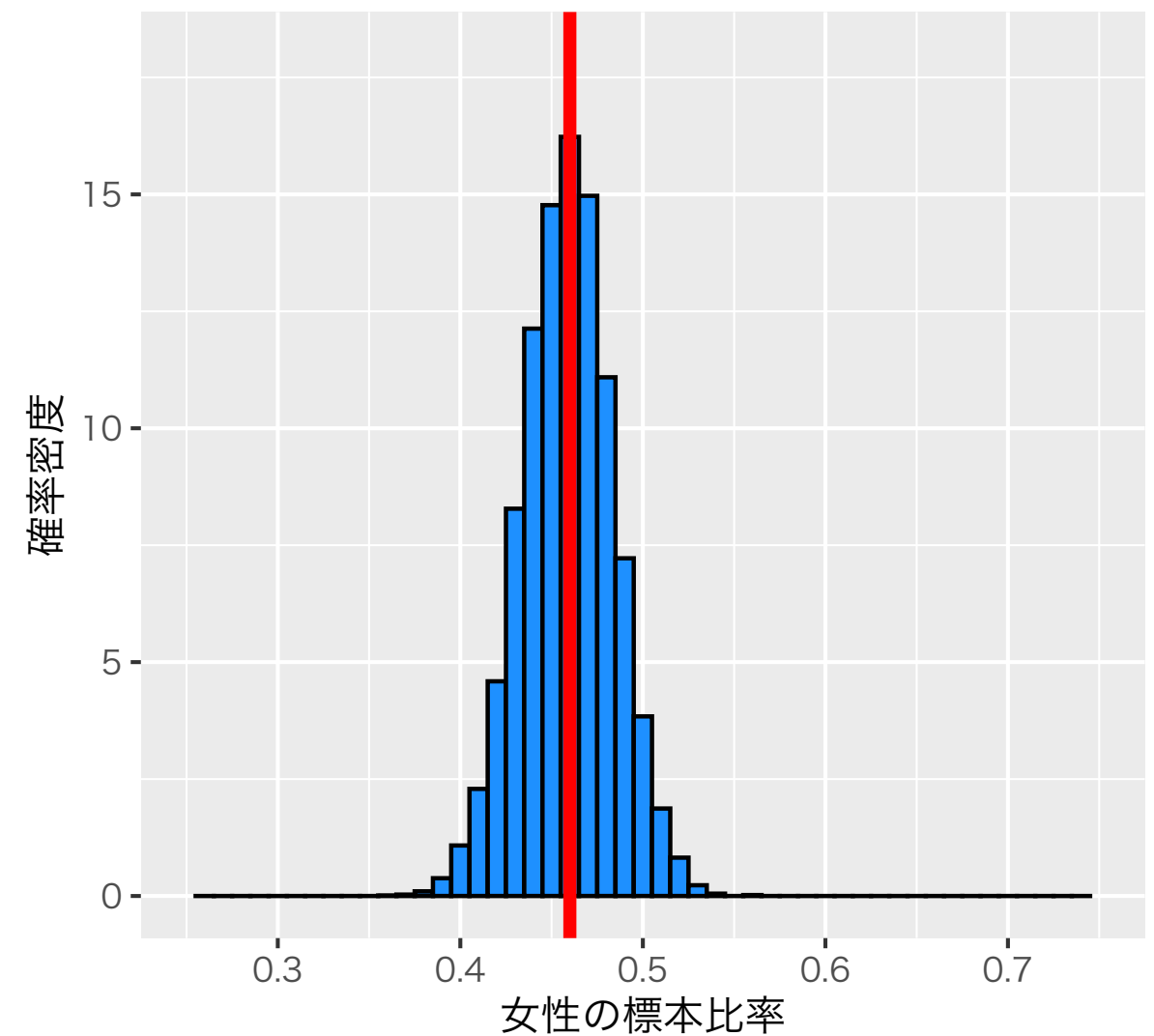
# 標本サイズを変えてみる

標本サイズ  $N$  の標本を1万個抽出した結果

$N = 25$



$N = 400$



# 「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