

政治学方法論 II

第9回：階層モデル（続）

矢内 勇生

法学部・法学研究科

2015 年 6 月 10 日



神戸大学

今日の内容



- 1 8つの学校での並列実験
 - イントロダクション
 - 階層モデルを使わない推定
 - 階層モデルを使った推定
- 2 Stan によるベイズ推定
 - Stan と RStan
 - 8校の並列実験、メタ分析、その他

8つの学校での並列実験



実験の目的

特別指導が SAT-V のスコアに与える影響を調べたい

- 8つの高校 ($j = 1, \dots, 8$)
- 各校の生徒を統制群（特別指導なし）と処置群（特別指導あり）に無作為に分ける
- 処置前に模試の点数を測る（PSAT-V と PSAT-M）
- 学校ごとに、SAT-V の点数を PSAT-V と PSAT-M に回帰し、特別指導の平均処置効果 (y_j) とその標準誤差 (σ_j) を求める

問題の設定



- 8 つの独立した高校; $J = 8$
- 高校 j における平均処置効果 y_j から、 θ_j を推定する
- y_j の標準誤差 σ_j は既知 (OLS により計算済み)

学校	A	B	C	D	E	F	G	H
y_j	28	8	-3	7	-1	1	18	12
σ_j	15	10	16	11	9	11	10	18

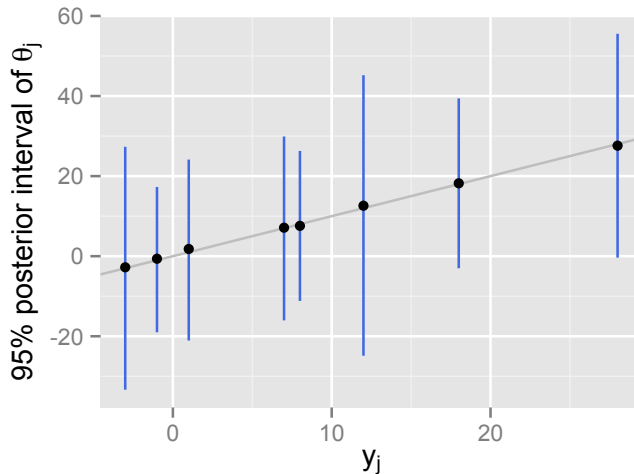
- θ_j の尤度 (y_j のサンプリングモデル) :

$$y_j | \theta_j \sim N(\theta_j, \sigma_j^2)$$

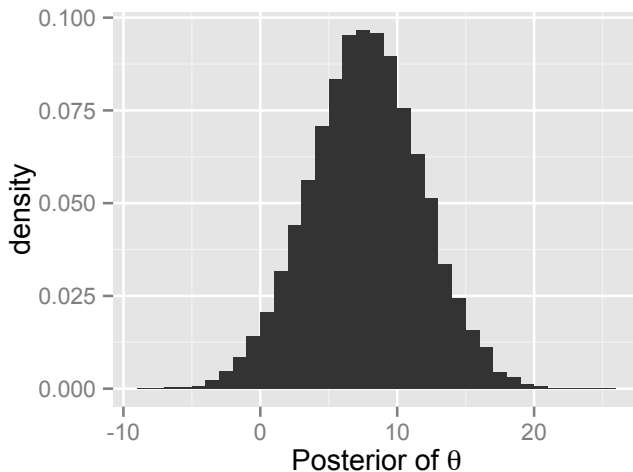
- 母数分布 (事前分布)

$$\theta_j \stackrel{\text{iid}}{\sim} N(\mu, \tau^2)$$

Separating (no pooling)



Complete pooling



階層モデル



- 尤度（サンプリングモデル）：

$$y_j | \theta_j \sim N(\theta_j, \sigma_j^2)$$

- 事前分布：

$$\theta_j | \mu, \tau \sim N(\mu, \tau^2)$$

- 無情報超事前分布

$$p(\mu | \tau) \propto 1$$

かつ

$$p(\tau) \propto 1$$

事後分布

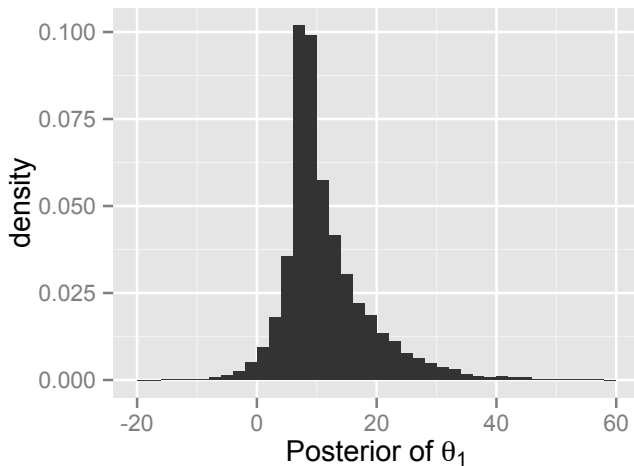


- 同時事後分布

$$p(\theta, \mu, \tau | y) = p(\tau | y) p(\mu | \tau, y) (\theta | \mu, \tau, y)$$

- したがって、以下の順番でシミュレーションを行う

- ① $\tau | y$ を抽出する
- ② $\mu | \tau, y$ を抽出する
- ③ $\theta_j | \mu, \tau, y$ ($j = 1, \dots, 8$) を抽出する
- ④ 1 から 3 を L 回繰り返し、事後分布を得る

θ_1 (A 校の平均処置効果) の事後分布

Stan とは？



Stan

- ベイズ推定を実行するプログラム
- MCMC によるシミュレーション（サンプリング）：NUTS, HMC
- C++：Linux, Mac, Windows 上で動く
- Free: オープンソース、無料
- RStan：Stan の R 用インターフェース

RStan のインストールと使用



- インストールについては **ココ** を参照
- 使い方：read **the manual**

RStan を使った分析例



授業のウェブサイトを参照

階層モデルと Stan によるベイズ推定