

行動科学演習・数理行動科学研究演習 『社会科学のためのベイズ統計モデリング』第9章

Hiroshi Hamada
Tohoku University

July, 2020
at Tohoku University

遅延価値割引

- A. 今すぐ 1 万円もらえる
- B. 1 年後に 1 万円もらえる

多くの人は、A を選択
心理学では遅延価値割引、
経済学では時間選好・時間割引
とよびます。

指数価値割引モデル

現在の効用が $U(A)$ であるような財 A に対して, t 時間後の効用を,

$$U(A, t) = U(A)e^{-kt}$$

で表すモデル

$k > 0$ は割引率パラメータ

e^{-kt} は割引因子 (discount factor)

割引因子は割引率 k が正の値である場合には 0 から 1 の範囲を取るため, t 時間後の財 A の効用は, 現在の効用 $U(A)$ よりも小さい

双曲割引モデル

$$U(A, t) = U(A) \frac{1}{1 + kt}$$

双曲割引モデルは、実験結果をうまく説明するために用意されたアドホックなモデル

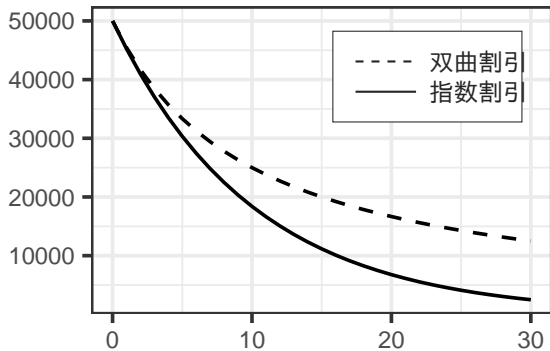


Figure: 指数割引と双曲割引 $k = 0.1$

遅延価値割引のベイズ統計モデリング

即時報酬 A^s の効用は,

$$U(A, t) = U(A, 0) = U(A^s)$$

遅延報酬 A^d の効用は,

$$U(A, t) = U(A, d) = U(A^d)$$

遅延報酬 A^d が選好される確率

$$P(A^d \succeq A^s) = \theta^d$$

ソフトマックス行動戦略

$$\theta^d = \frac{\exp \{ \beta U(A^d) \}}{\exp \{ \beta U(A^s) \} + \exp \{ \beta U(A^d) \}}$$

$\beta = 0$ ならば確率は 0.5

$\beta \rightarrow \infty$ の場合, $U(A^s)$ が少しでも $U(A^d)$ より大きければ 0, $U(A^d)$ が少しでも $U(A^s)$ より大きければ 1.

β は合理性を表す

ロジスティック回帰へ変換

$$\frac{1}{1 + \exp \{ -\beta [U(A^d) - U(A^s)] \}}$$

説明変数が「即時報酬 A^s と遅延報酬 A^d の効用の差」の
ロジスティック回帰分析と同値

以下の質問は、あなたの金額に対する好みを調べるものです。
実際にお金は得られませんが、得られるものと想像してお答えください。
左側の金額は順に変わりますが、今すぐにもらえる金額です。
右側の金額はいつも**50000円**ですが、もらえるのは**1か月後**です。

あなたは、以下の選択肢のうち、どちらを選びますか。

今すぐに50000円もらう

1か月後に50000円もらう

あなたは、以下の選択肢のうち、どちらを選びますか。

今すぐに45000円もらう

1か月後に50000円もらう

Figure: データ取得のための調査画面

データとの対応

- 即時報酬の大きさ A_i は選択肢 $i \in \{1, 2, \dots, 50\}$ で変化
- 遅延報酬の大きさ A は常に 5 万円
- 選好 P_i (0 と 1 でコード) はパラメータ θ^d のベルヌーイ分布に従う
- θ^d は、効用 $U(A_i^s)$ と $U(A^d)$ の差で決まるロジスティックリンク関数
- 遅延報酬の効用 $U(A^d)$ が指数割引, あるいは双曲割引モデルで計算

統計モデル

$$P_i \sim \text{Bernoulli}(\theta_i^d)$$

$$\theta_i^d = \text{logistic}(\beta\{U(A^d) - U(A_i^s)\})$$

$$U(A_i^s) = U(A, t) = U(A_i, 0) = A_i$$

$$U(A^d) = U(A, t) = U(50000, d) = 50000e^{-kd}$$

$$k \sim \text{half_Cauchy}(0, 5)$$

$$\beta \sim \text{half_Cauchy}(0, 5)$$

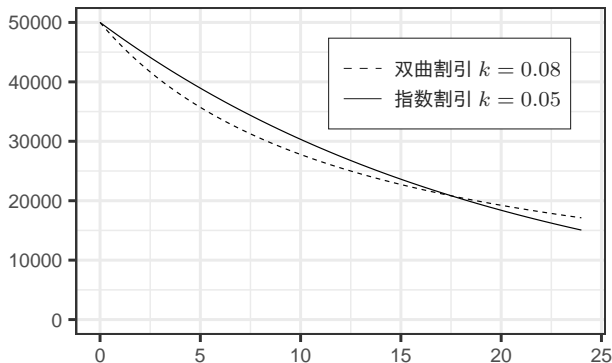


Figure: 推定された割引率による指数割引と双曲割引の曲線

推定した結果，指数割引モデルの割引率は $k = 0.05$ ，双曲割引モデルの割引率は $k = 0.08$

指数割引モデルの自由エネルギーは 712.95，双曲割引モデルの自由エネルギーは 700.34

個人差の推定

個人 $j \in \{1, 2, \dots, n\}$ についての確率モデル

$$P_{j(i)} \sim \text{Bernoulli}(\theta_{j(i)}^d)$$

$$\theta_{j(i)}^d = \text{logistic}(\beta \{U_j(A^d) - U(A_i^s)\})$$

$$U(A_i^s) = A_i, \quad U_j(A^d) = 50000 \cdot e^{-k_j d}$$

$$k_j \sim \text{half_Cauchy}(0, 5)$$

$$\beta \sim \text{half_Cauchy}(0, 5)$$

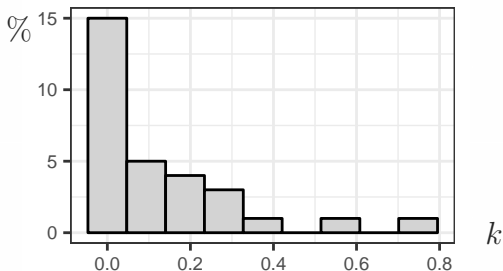


Figure: 割引率 k の個人差

自由エネルギー

指数割引モデルが 441.30,

双曲割引モデルでは 397.14

割引率共通モデルよりは大幅に改善. 割引率は全員で一定ではなく, 個人差を考慮するほうがよい

階層モデル

個人ごとに割引率を推定するため、たくさんサンプルを集めても、そのたびに推定すべきパラメータが増えるため、効率がよくない

→ 割引率の個人差を認めつつ、割引率が一定の確率分布に従う階層モデル

階層モデル

$$P_{j(i)} \sim \text{Bernoulli}(\theta_{j(i)}^d)$$

$$\theta_{j(i)}^d = \text{logistic}(\beta \{U_j(A^d) - U(A_i^s)\})$$

$$U(A_i^s) = A_i \quad U_j(A^d) = 50000e^{-k_j d} \quad \beta \sim \text{half_Cauchy}(0, 5)$$

$$k_j \sim \text{Lognormal}(\mu_k, \sigma_k)$$

$$\mu_k \sim \text{Normal}(0, 10^2) \quad \sigma_k \sim \text{half_Cauchy}(0, 5)$$

μ_k と σ_k は割引率 k の平均と標準偏差を表すハイパーパラメータ

このハイパーパラメータを未知として割引率 k を推定

階層モデルの推定の結果

自由エネルギー

指数割引モデルが 333.79,

双曲割引モデルが 303.83

さらに改善.

パラメータの個人差を推定する場合は, 階層モデルのほうがデータへの説明力は高くなる.

モデルの発展

ハザード率は時間によらず一定 k

生存確率を計算するための時間 t が、主観時間 $f(t)$ に
変化

生存関数

$$S(t) = \exp \left\{ - \int_0^{f(t)} k du \right\} = \exp \{ -k f(t) \} = e^{-k f(t)}$$

ほぼ指数割引モデルだが、主観時間 $f(t)$ の仮定が異なる

主観時間・指数割引モデル

主観時間として、実時間のべき関数を仮定

$$f(t) = at^s$$

生存関数は,

$$S(t) = \exp\{-kf(t)\} = \exp\{-kat^s\}$$

実際に推定する場合は, $a = 1$ として,

$$S(t) = \exp\{-kt^s\}$$

(割引率 k と主観時間パラメータ a の識別)

統計モデル

$$P_{j(i)} \sim \text{Bernoulli}(\theta_j(i)^d)$$

$$\theta_{j(i)}^d = \text{logistic}(\beta \{U_j(A^d) - U(A_i^s)\})$$

$$U(A_i^s) = A_i \quad U_j(A^d) = 50000 \cdot \exp\{-k_j d^{s_j}\}$$

$$\beta \sim \text{half_Cauchy}(0, 5)$$

$$k_j \sim \text{Lognormal}(\mu_k, \sigma_k) \quad \mu_k \sim \text{Normal}(0, 10^2)$$

$$\sigma_k \sim \text{half_Cauchy}(0, 5)$$

$$s_j \sim \text{Lognormal}(\mu_s, \sigma_s) \quad \mu_s \sim \text{Normal}(0, 10^2)$$

$$\sigma_s \sim \text{half_Cauchy}(0, 5)$$

主観時間・指数割引モデルの自由エネルギー = 290.26
(双曲割引モデルよりも小さい)

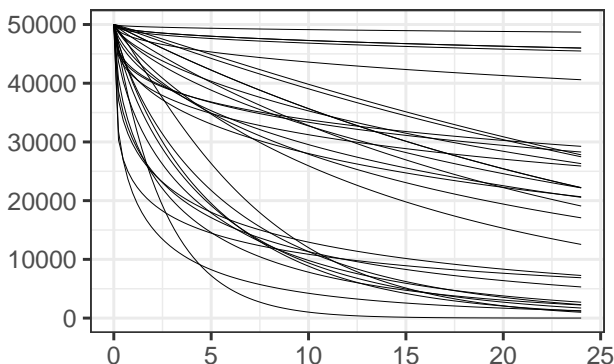


Figure: 主観時間・指数割引モデルによる回答者ごとの割引曲線

割引率が時間と共に減少する現象にも個人差がありそう