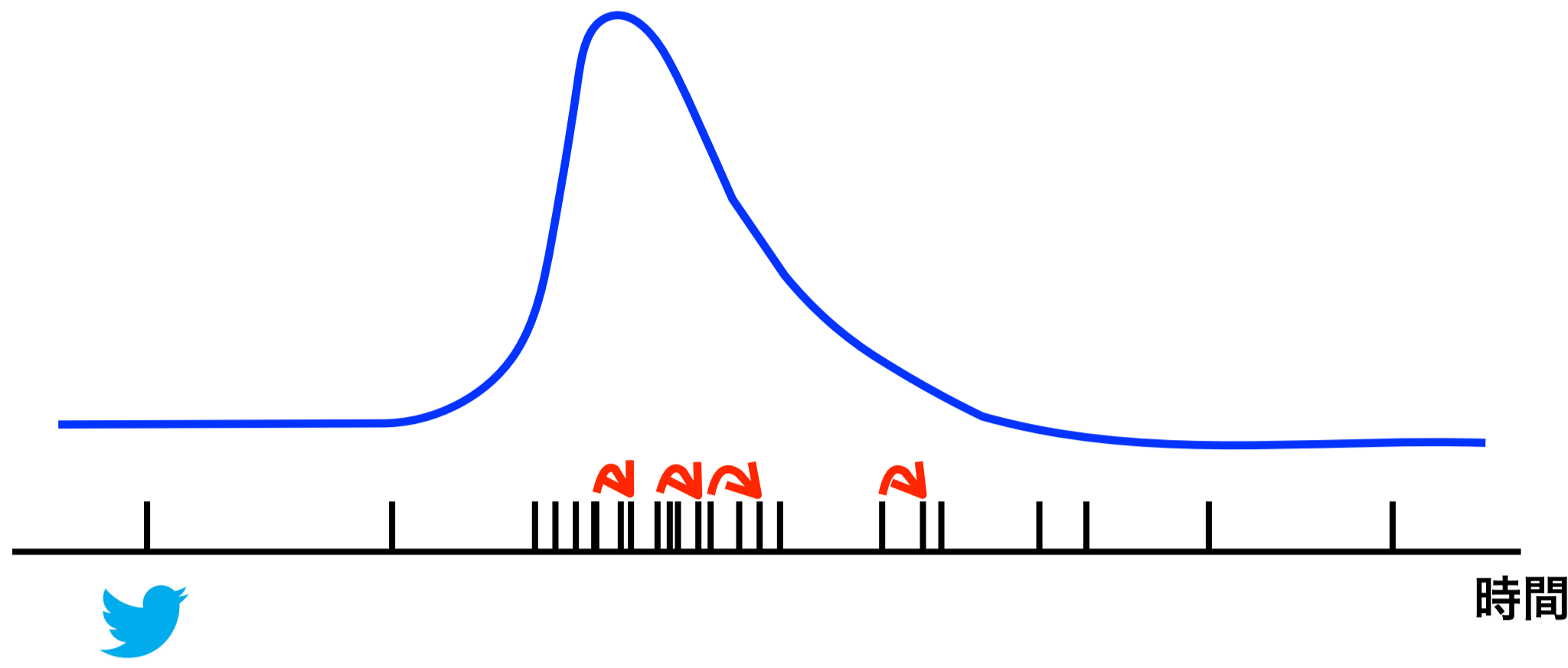


イベント時系列から外因と内因の寄与を読み取る

小山 慎介 モデリング研究系 准教授

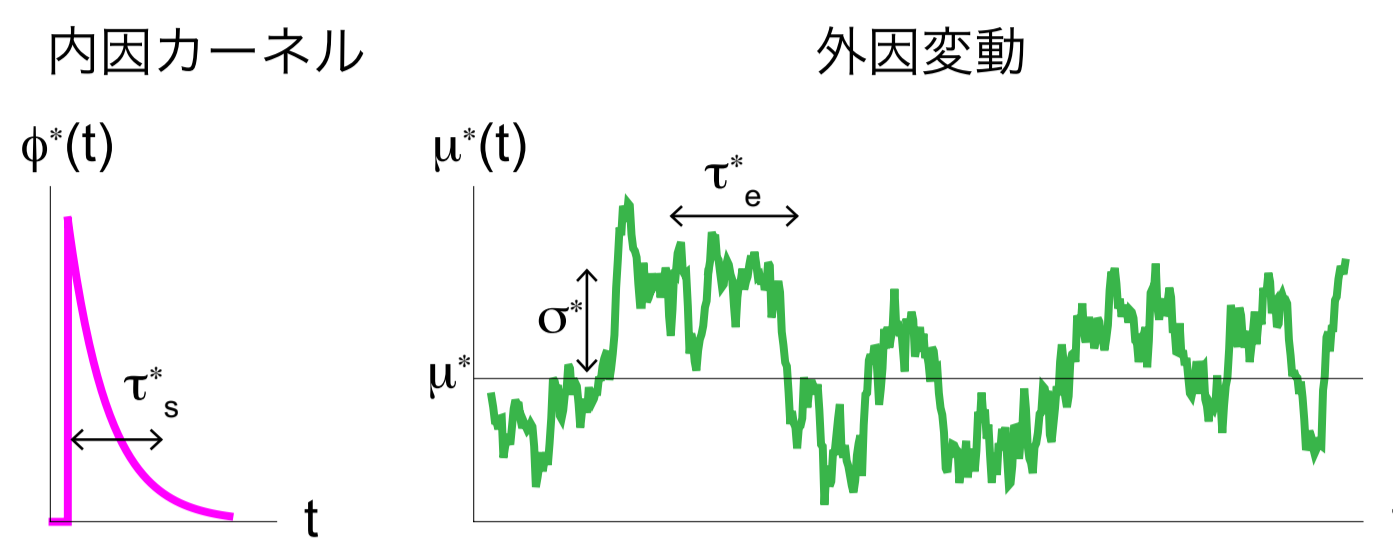
研究概要

イベント(事象)の発生要因をシステムの外部によるもの(外因)と内部によるもの(内因)に分け、イベント時系列から外因と内因の寄与を読み取る。



解釈の相転移

理論解析の設定

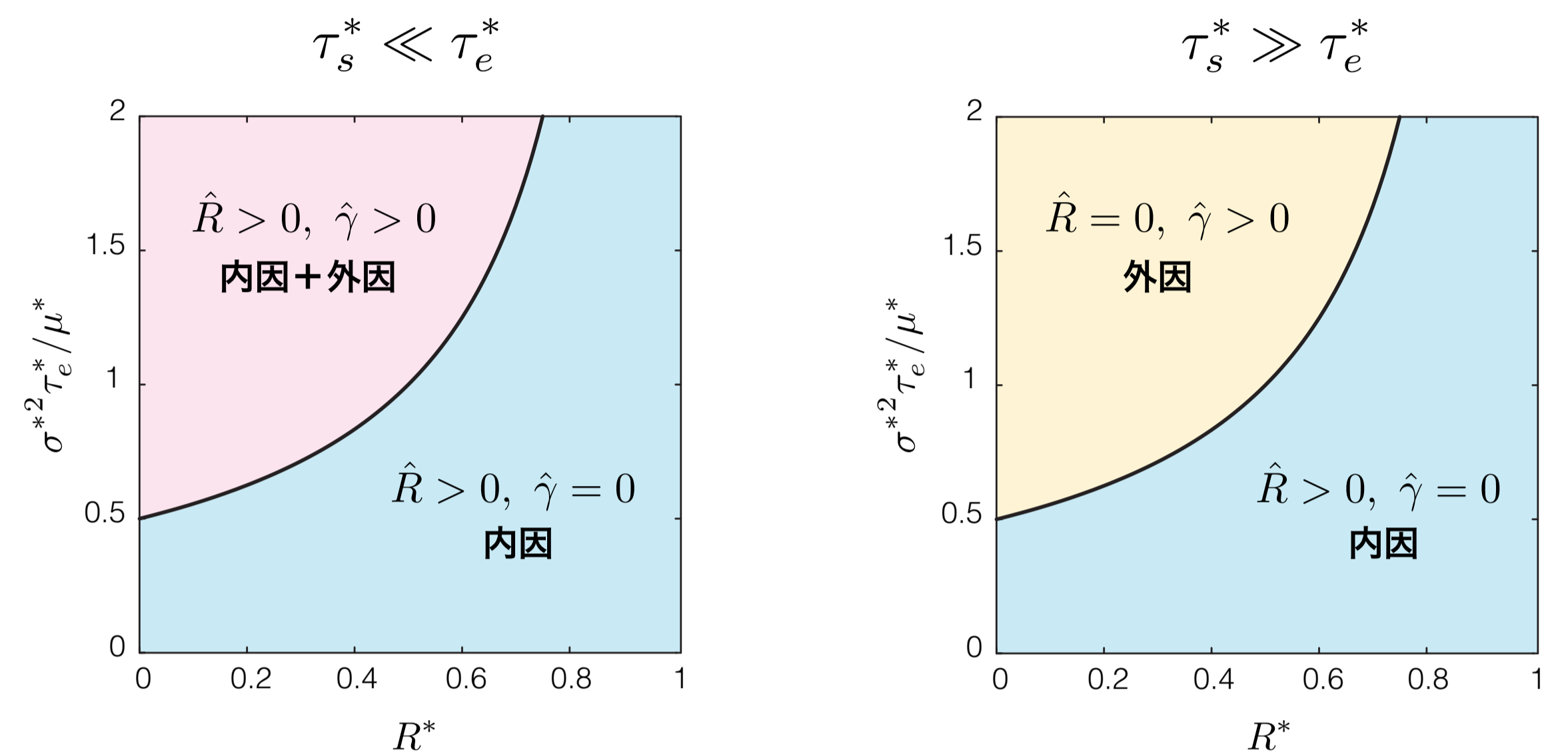


自由エネルギーの振る舞いは3つの無次元パラメータで決まる

$$\left\{ R^*, \frac{\sigma^{*2}\tau_e^*}{\mu^*}, \frac{\tau_s^*}{\tau_e^*} \right\}$$

↑ 内因の大きさ ↑ 外因の大きさ ↑ 内因の(外因に対する)相対的な時定数

相図



外因と内因の寄与を区別できる条件

- 内因の時定数 << 外因の時定数 ($\tau_s^* \ll \tau_e^*$)
- 外因変動が“十分”大きい ($\sigma^{*2}\tau_e^*/\mu^* > 0.5/(1-R^*)$)

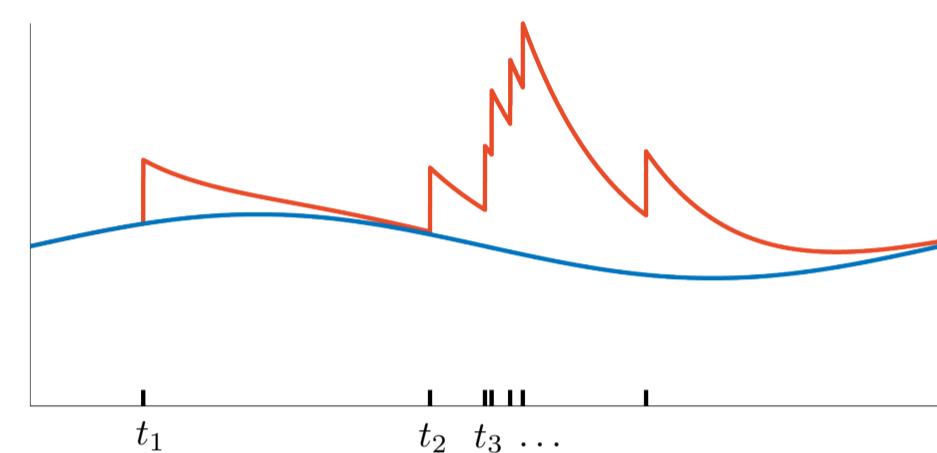
ベイズモデリング

Hawkes過程

条件付き強度関数 (イベント発生率):

$$\lambda(t) = \mu(t) + R \sum_{t_i < t} \phi(t - t_i)$$

↑ 外因の寄与 ↑ 内因の寄与



外因に対する事前分布

$$p_\gamma(\{\mu(t)\}) = \frac{1}{Z(\gamma)} \exp \left\{ -\frac{1}{2\gamma^2} \int_0^T \left[\frac{d\mu(t)}{dt} \right]^2 dt \right\}$$

外因の事後分布 (ベイズの定理)

$$p_{R,\gamma}(\{\mu(t)\} | \{t_i\}) = \frac{p_R(\{t_i\} | \{\mu(t)\}) p_\gamma(\{\mu(t)\})}{p_{R,\gamma}(\{t_i\})}$$

ハイパーパラメータの決定とデータの解釈

R : 内因の大きさ (再生産数, 分岐比)

γ : 外因変動の大きさ

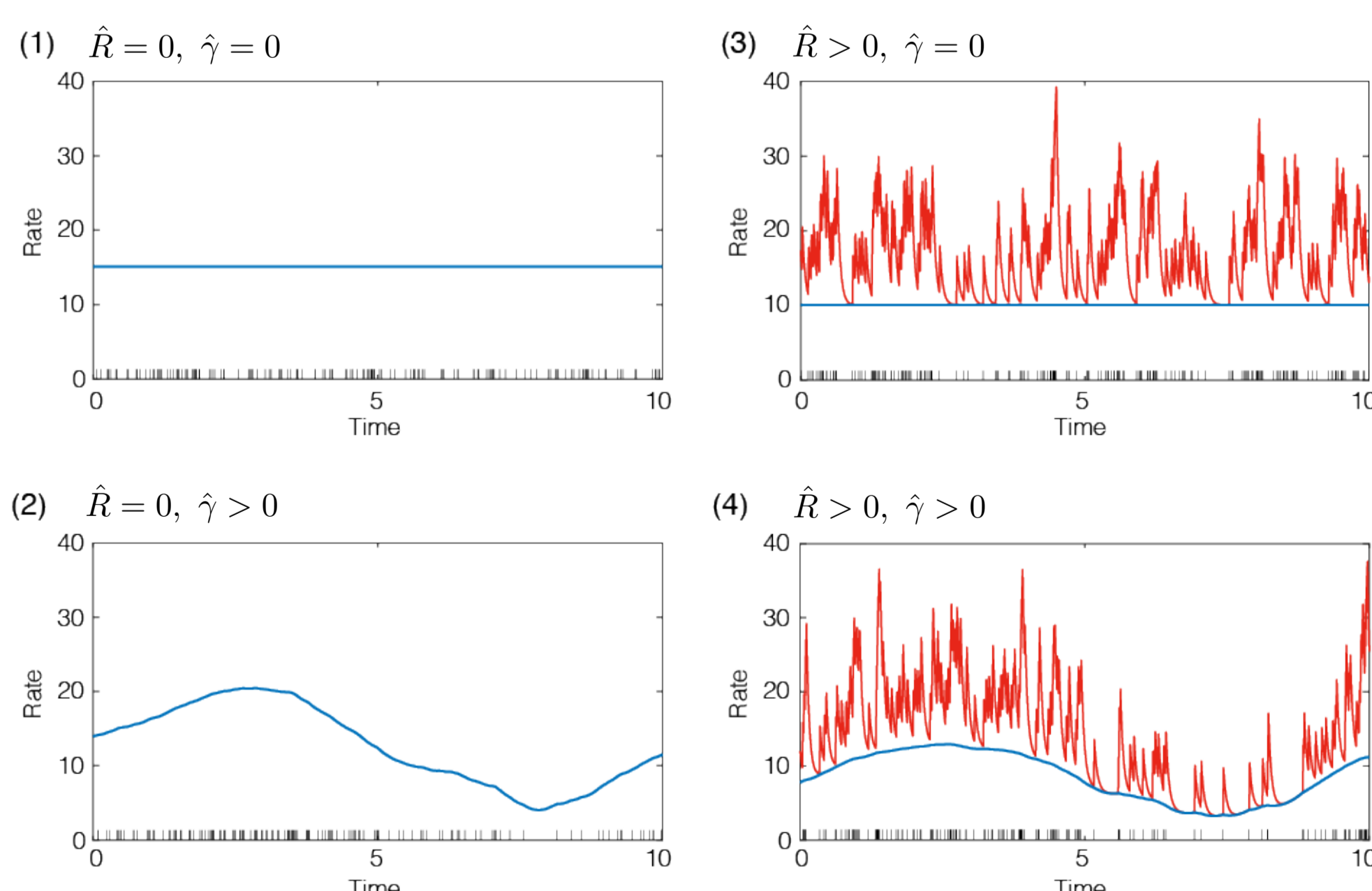
自由エネルギー

$$F(R, \gamma) = -\frac{1}{T} \log p_{R,\gamma}(\{t_i\})$$

$$\{\hat{R}, \hat{\gamma}\} = \arg \min_{R, \gamma} F(R, \gamma)$$

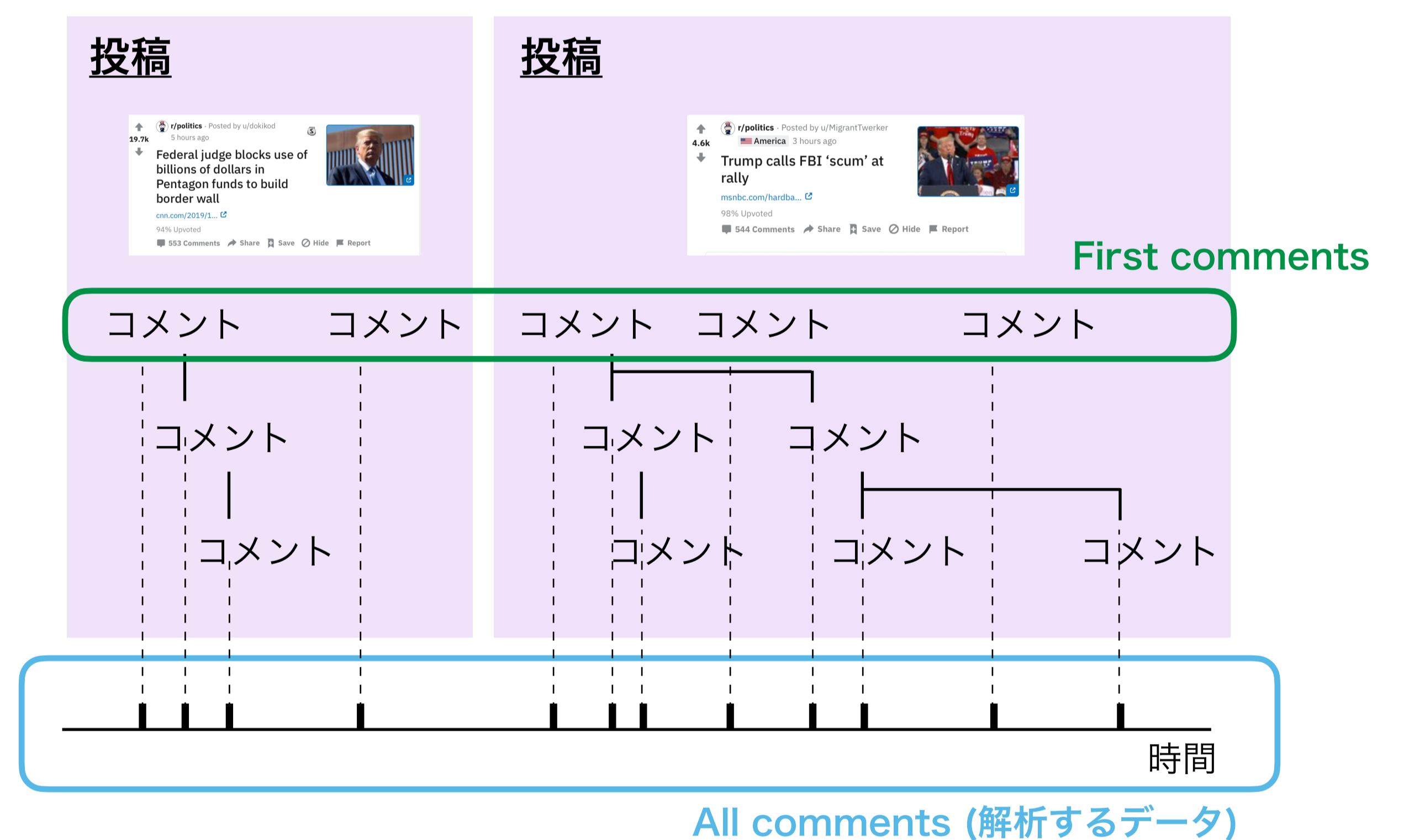
データの解釈

	\hat{R}	$\hat{\gamma}$	Interpretation
(1)	0	0	ランダム (Poisson)
(2)	0	finite	外因
(3)	finite	0	内因
(4)	finite	finite	内因+外因

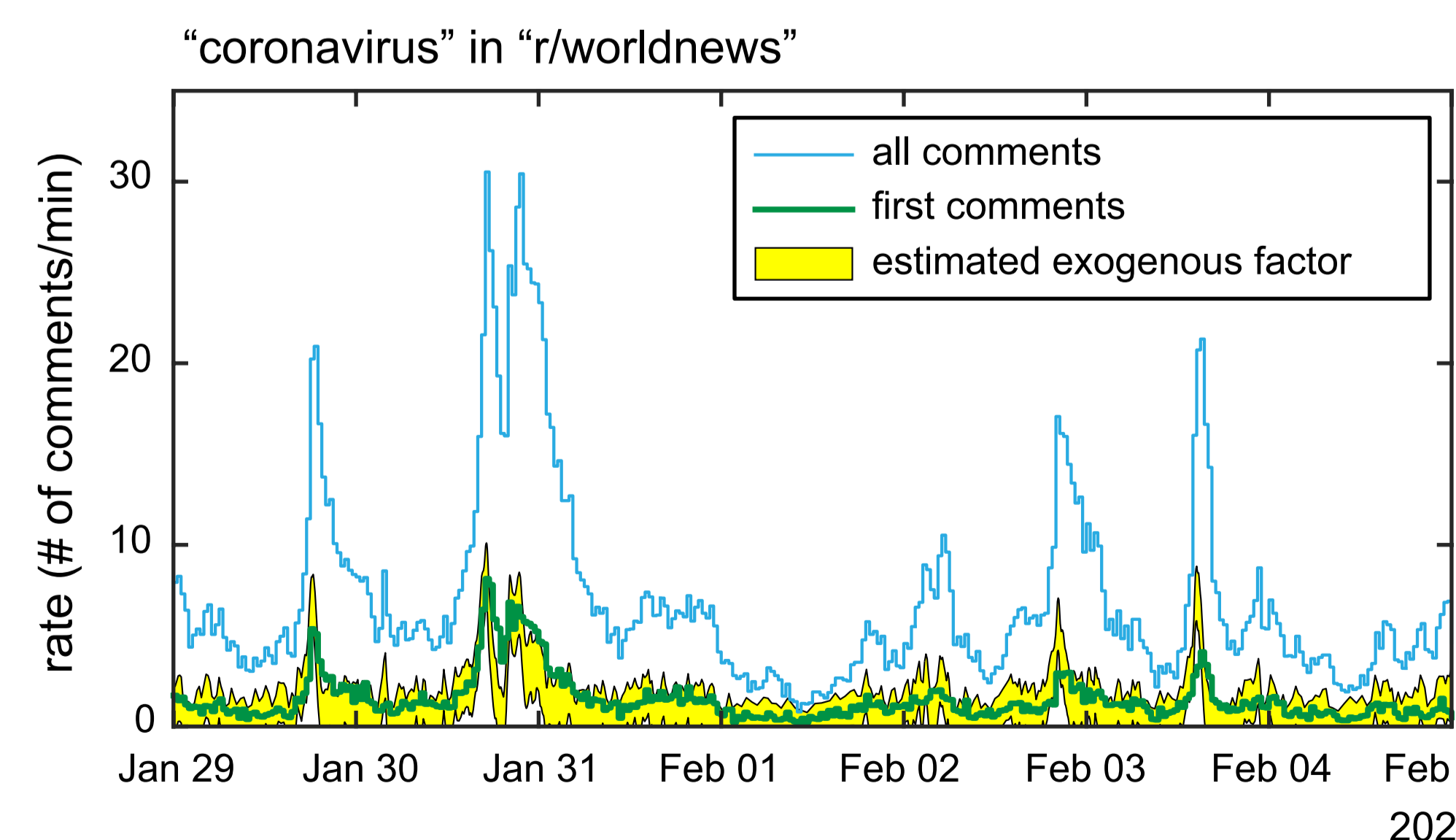


SNSデータ解析

Reddit (レディット): 英語圏の掲示板型Webサイト



結果



- 1つのコメントに対する平均コメント数: $\hat{R} = 0.84$
- コメントを返すまでの平均時間: $\hat{\tau}_s = 1,644(\text{sec})$
- 推定した外因は、投稿に対する最初のコメントに対応している。

参考文献

S. Koyama and S. Shinomoto. (2020). Statistical physics of discovering exogenous and endogenous factors in a chain of events. *Physical Review Research*, 2, 043358.