

研究紹介

蛭川 潤一

新潟大学・理学部・数学科

時系列

時と共に変動する偶然量の観測値の系列を時系列という

数学的にはこの系列を

1つの確率過程（確率変数の族）の実現したものとみなす

確率過程の統計解析を時系列解析という

通常の統計学の議論は主に独立標本に対する議論である

独立標本 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots \Rightarrow$ 独立同一分布 (i.i.d.)

時系列

時系列解析は過去、現在、未来の系列が互いに従属している（影響しあっている）状況での統計解析である

⇒ より一般的な設定のもとでの統計解析の議論である

$X_1, X_2, \dots, X_t, \dots$ 従属 (dependent)



確率過程 $\{X_t\} \implies X_1, \dots, X_n$ 観測系列が得られる



構造についての意見を述べる

実際の時系列データ

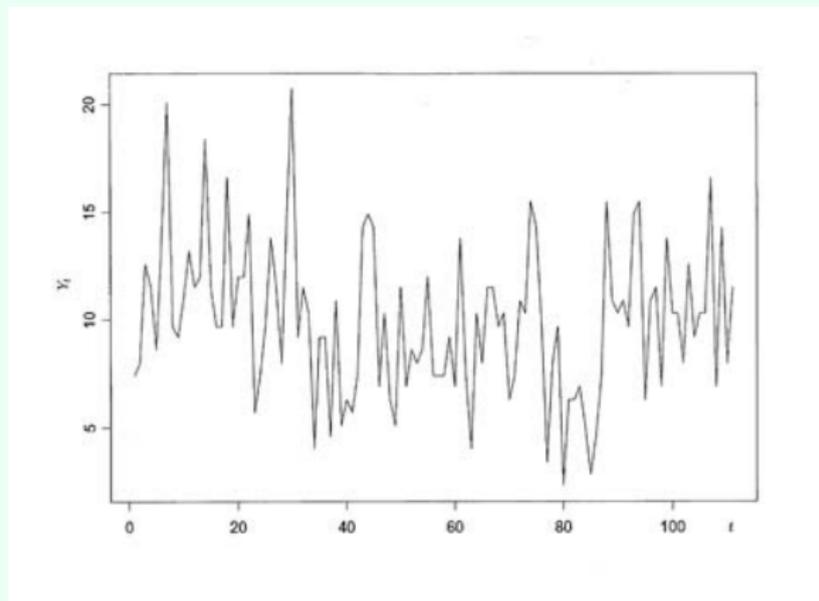


図 1: ニューヨークでの連続 111 日間の風速 (マイル/時) データ
 Y_1, Y_2, \dots, Y_{111}

実際の時系列データ

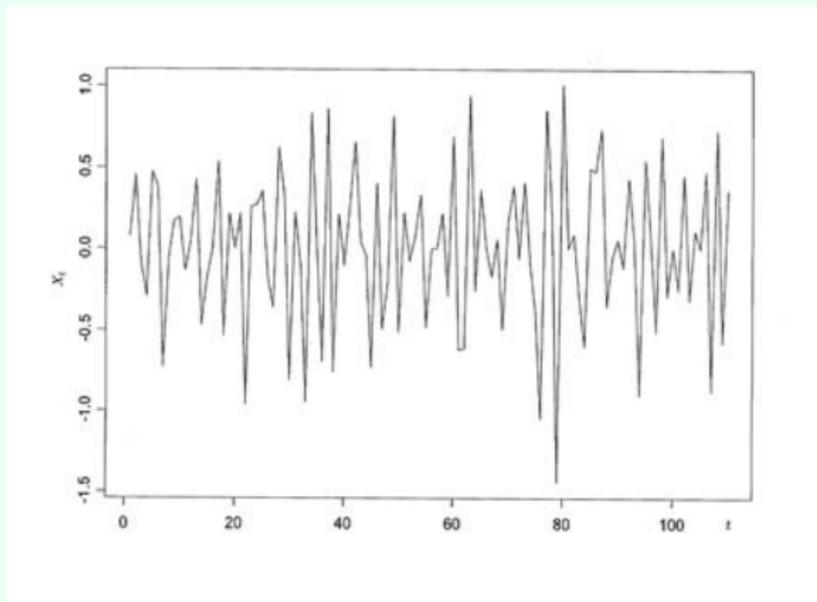


図 2 : Y_t の対数差分 $X_t \equiv \log Y_{t+1} - \log Y_t$, $t = 1, 2, \dots, 110$

標本自己相関関数

観測系列： X_1, X_2, \dots, X_n が得られたとき

標本自己相関関数 sample autocorrelation function

$$SACF(l) \equiv \frac{\sum_{t=1}^{n-l} (X_{t+l} - \bar{X}_n)(X_t - \bar{X}_n)}{\sum_{t=1}^n (X_t - \bar{X}_n)^2}$$

の動きをみることが多い

ただし、 $\bar{X}_n = n^{-1} \sum_{t=1}^n X_t$

X_{t+l} と X_t の相関の強さを表す指標

$\{X_t\}$ が互いに独立、あるいは無相関であれば

$\Rightarrow SACF(l) \approx 0$ for $l \neq 0$

標本自己相関関数

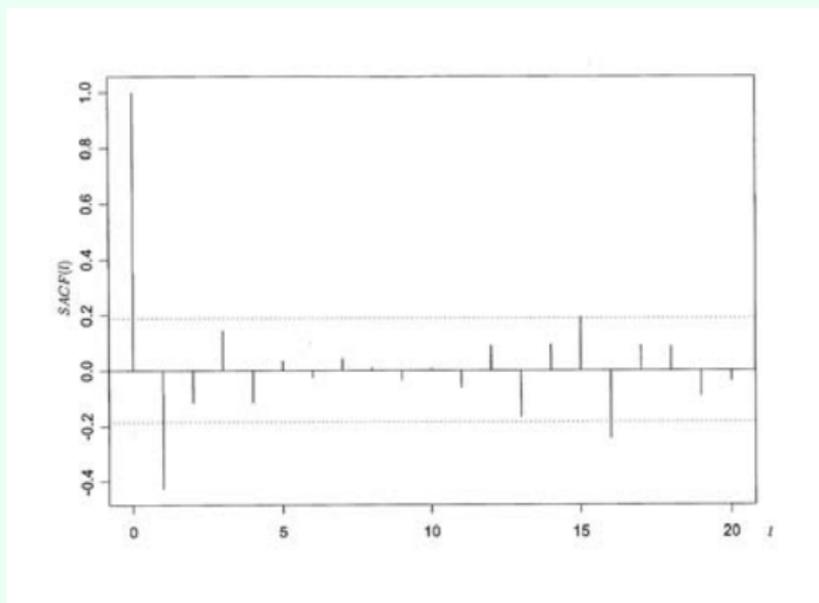


図 3 : 図 2 のデータ X_1, X_2, \dots, X_{110} の $SACF(l)$, $l = 0, 1, \dots, 20$

標本自己相関関数

$SACF(l)$ は $l \neq 0$ のときもかなり大きい値をとる l がある



$\{X_t\}$ が互いに独立、あるいは無相関であるとは想定し難い



このようなデータに対して
どのような時系列モデルを構成すればよいであろうか？

自己回帰過程

↓ 回帰分析的な考えに立てば

X_t がそれ自身の過去の値 X_{t-1}, \dots, X_{t-p} の線形結合と誤差項 u_t の和で表されるモデル

$$(1) \quad X_t = -b_1 X_{t-1} - \dots - b_p X_{t-p} + u_t$$

を思いつくだらう

ここに、 $\{u_t\} \sim i.i.d(0, \sigma^2)$

$\{X_t\}$ は p 次の自己回帰過程 p th order autoregressive model (AR(p)) と呼ばれる

以後、 $\{X_t\} \sim \text{AR}(p)$ と表記する

自己回帰過程

⇒ 従属データへのモデルとして、最も簡単で説明力のあるモデル

上述の風速データ X_1, X_2, \dots, X_{110} が
(1) 型のモデルに従っていると想定する

次数 p 係数 b_1, \dots, b_p と u_t の分散 σ^2 は未知だから
データから推測しなくてはならない

自己回帰過程

↓ (詳細を省いて結果だけ述べると)

標準的な推測法を用いて

未知パラメータ $(\rho, b_1, \dots, b_p, \sigma^2)$ を推定すると

その推定値は

$$(\hat{\rho}, \hat{b}_1, \dots, \hat{b}_p, \hat{\sigma}^2) = (4, 0.6452, 0.5079, 0.2233, 0.1766, 0.1647)$$

となり、 $\{X_t\} \sim \text{AR}(4)$ となった

現時点の (気象現象の) 値 X_t が

過去 4 時点前までの値 X_{t-1}, \dots, X_{t-4} に

影響を受けていることを意味している