

時系列解析と自己回帰モデル

樋口さぶろお

龍谷大学工学部数理情報学科

計算科学☆実習 B L11(2017-07-03 Mon)

最終更新: Time-stamp: "2017-07-03 Mon 11:04 JST hig"

今日の目標

- 移動平均, 標本自己共分散, 標本自己相関係数の意味が説明でき, 計算できる.
- 自己回帰モデルの定義が説明でき, 確率シミュレーションに使える.



<http://hig3.net>

L10-Q1

Quiz 解答:ラグランジュ表現とオイラー表現

- ① 6羽なのでサイズは6.
各要素は, $x[] = \{1, 1, 3, 3, 3, 8\}$; (順序はこうである必要はない. 自由にペンギン番号をつけてよい)
- ② 座標が $x = 0, 1, 2, \dots, 9$ の計10か所なので, サイズは10.
各要素は $u[] = \{0, 2, 0, 3, 0, 0, 0, 0, 1, 0\}$; (順序はこうである必要がある)

L10-Q3

Quiz 解答:ラグランジュ表現

```
int sum=0, count=0;
for (k=0; k<SAMPLESIZE; k++){
    sum+=x[k];
    if ( x[k]<=5) count++;
}
ex=(double)sum/SAMPLESIZE;
px=(double)count/SAMPLESIZE;
```

L10-Q4

Quiz 解答:オイラー表現

```
double ex=0.0, px=0.0;
for (x=0; x<XMAX; x++){
    ex+=p[x]*x;
    if (x<=5) px+=p[x];
}
```

L10-Q5

Quiz(確率シミュレーションと中心極限定理)

B湖の毎日の水位の変化 R は, 毎日独立に, -1 cm 以上 2 cm の範囲でランダムに定まり, どの値も同様に確からしい. 0 日に水位は 100 cm だった.

- ① 30 日の水位はどんな分布?
- ② 30 日の水位が 120 cm 以上 125 cm 未満である確率を求めよう.

ただし, 標準正規分布の累積分布関数 $\Phi(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^z e^{-u^2/2} du$ を使って答えてよい. 計算機でシミュレーションして答えてもよい.

t 日の水位を $X(t)$ とすると,

$$X(t+1) = X(t) + R(t+1), \quad X(0) = 100.$$

ただし, $R(t)$ は確率変数で, 確率密度関数

$$f(r) = \begin{cases} 1/3 & (-1 \leq r < 2) \\ 0 & (\text{他}) \end{cases}$$

にしたがう.

⋮

ここまで来たよ

10 オイラー表現とラグランジュ表現

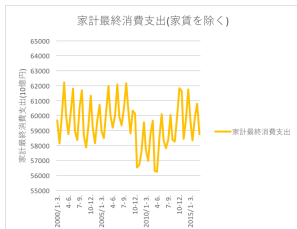
11 時系列解析と自己回帰モデル

- 標本の時系列解析:移動平均と自己相関係数
- 確率過程の時系列モデル

時系列解析 Time Series Analysis

時系列 時間 t に依存する量の列 $x(0), x(1), x(2), \dots, x(t), \dots$
 以前の値が、今の値に影響. $x(t)$ $t = 0, 1, 2, 3, \dots$ は独立でない.
 例

- 特定の銘柄の毎日の株価のデータ
- 週ごとの売上のデータ
- 1分おきの気温のデータ
- 1年ごとの太陽黒点の個数のデータ
- 時刻 t のランダムウォーカーの座標 $X(t)$



時系列解析 時系列を解析する手法群 経済統計学でさかん.

目的 時系列を再現する. $t \leq T$ のデータから $t > T$ を予測する.

標本(データ)を解析 → → 再現・予測

ランダムウォークで言ったらデータから R の分布 $f_R(t)$ を知って、確率シミュレーションやマルコフ連鎖…で推定すること.

移動平均 Moving Average

時系列 $x(t)$ から平滑化 (smoothing) した別の時系列 $y(t)$ を作る手法

$(2\ell + 1)$ 次の移動平均

$$y_{2\ell+1}(t) = \frac{1}{2\ell + 1} \sum_{t'=t-\ell}^{t+\ell} x(t')$$

$x(0)$ $x(1)$ $x(2)$ $x(3)$ $x(4)$ $x(5)$ $x(6)$ $x(7)$ $x(8)$ $x(9)$ $x(10)$ $x(11)$ $x(12)$

2ℓ 次の移動平均

$$y_{2\ell}(t) = \frac{1}{2\ell} \left(\frac{1}{2} \cdot x(t-\ell+1) + x(t-\ell+2) + \cdots + x(t) + \cdots + x(t+\ell-2) + \frac{1}{2} x(t+\ell-1) \right)$$

$x(0)$ $x(1)$ $x(2)$ $x(3)$ $x(4)$ $x(5)$ $x(6)$ $x(7)$ $x(8)$ $x(9)$ $x(10)$ $x(11)$ $x(12)$

時系列の3要素

現実の時系列は次の3つの重ね合わせになっていることが多い

$$x(t) = \boxed{\text{トレンド}} + \boxed{\text{周期的変動}} + \boxed{\text{ランダム成分}}$$

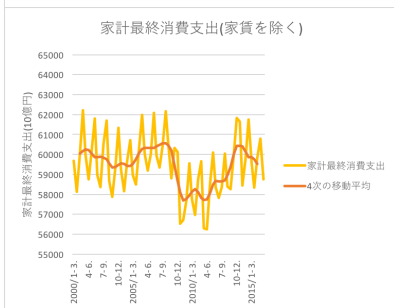
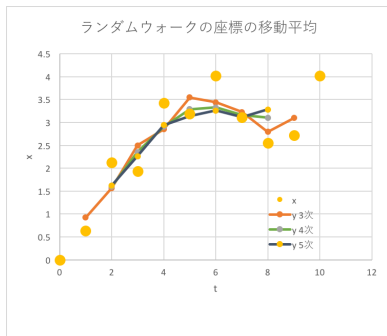
- **トレンド** (長期的傾向) 期間を通して時間に比例して増減する傾向.
一過的な増減 → 移動平均ではっきり見えるようになる
- 短い周期の**周期的変動** 季節, 週, 月, 年
→ (周期くらいの) 移動平均で消える. (もとのデータ)-(移動平均)
ではっきり見える

フーリエ級数解析, フィルタ (パターン情報処理)

- **ランダム成分** (ノイズ) 時刻ごとに独立な乱数 → 移動平均で消える.
→ 次の自己相関係数で気にする

移動平均の性質

- 次数が高くなるほど滑らかになる
- 元のデータの「真ん中へん」を通る.
- 時間帯の端までは描けない



L11-Q1

Quiz(移動平均)

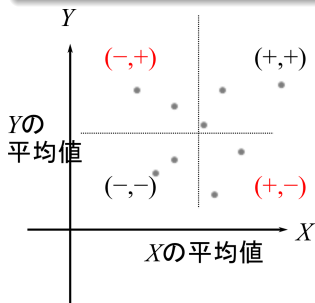
次の時系列データから, 3,4 次の移動平均を求めよう.

t	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
x	1.8	-1.6	2.6	-1.2	3.0	-1.2	3.4	-0.8	3.8	0.0
y_3										
y_4										

復習:標本共分散と標本相関係数

標本共分散 (covariance)

$$x, y \text{ の共分散 } C_{xy} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) \times (y_i - \bar{y})$$



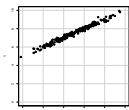
$(+, -) = (x_i - \bar{x} \text{ の符号}, y_i - \bar{y} \text{ の符号})$.

塚田確率統計 §1.8, §3.6

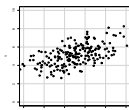
相関係数

$$\text{標本相関係数 } r = \frac{C_{xy}}{s_x s_y}$$

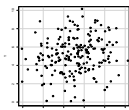
s_x, s_y : 標本標準偏差



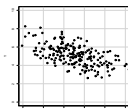
強い正の相関
 $r = 0.99$



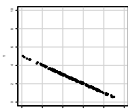
弱い正の相関
 $r = 0.55$



無相関
 $r = 0$



弱い負の相関
 $r = -0.55$



強い負の相関
 $r = -0.99$

相関

‘正の相関’: x が大きい $\Leftrightarrow y$ が大きい

‘負の相関’: x が大きい $\Leftrightarrow y$ が小さい

強い/弱い: 傾向がはっきりしている/していない

2 変量データ

塚田確率統計 §1.8, §3.6

標本自己共分散, 標本自己相関係数

k 次の標本自己共分散, 標本自己相関係数

時間 t を, ラグ k だけずらした $x(t), x(t-k)$ を 2 変量データだと思って, 標本共分散, 標本相関係数を考えたもの

$k = 1$ の例

x	y
$x(1)$	—
$x(2)$	$x(2-1)$
$x(3)$	$x(3-1)$
\vdots	\vdots
$x(T-1)$	$x(T-1-1)$
$x(T)$	$x(T-1)$
—	$x(T)$

k の例

x	y
$x(1)$	—
\vdots	
$x(k+1)$	$x(1)$
\vdots	\vdots
$x(T)$	$x(T-k)$
\vdots	
—	$x(T)$

kj 次の標本自己共分散 autocovariance

$$C(k) = \frac{1}{T-k} \sum_{t=k+1}^T (x(t) - \bar{x})(x(t-k) - \bar{x})$$

$$\text{ただし標本平均値 } \bar{x} = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T x(t)$$

kj 次の標本自己相関係数 autocorrelation

$$r(k) = \frac{\text{自己共分散}}{\sqrt{\text{分散}}\sqrt{\text{分散}}} = \frac{C(k)}{C(0)}$$

$C(0)$ は $x(t)$ をサイズ T の標本と思ったときの分散.

コレログラム correlogram

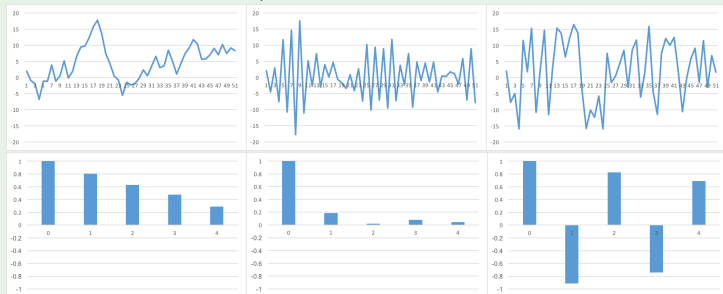
横軸 ラグ k , 縦軸 k 次の自己相関係数の棒グラフのこと.

- 多くの定常モデル (自己回帰モデルなど) では, k が大きいほど (遠い時刻ほど), 標本自己相関係数 $r(k)$ の絶対値は小さくなる.
- ランダムウォークのとき, $r(k) = \text{一定}$.

L11-Q2

Quiz(コレログラム)

次の時系列データと、コレログラムの間の対応をつけよう。



ここまで来たよ

10 オイラー表現とラグランジュ表現

11 時系列解析と自己回帰モデル

- 標本の時系列解析:移動平均と自己相関係数
- 確率過程の時系列モデル

m 次の自己回帰モデル=AR モデル Autoregression

m 次の自己回帰モデル $AR(m)$

$X(t)$: 連続型確率変数, $t = 0, 1, 2, 3, \dots$

$$X(t) = \sum_{k=1}^m a_k X(t-k) + R(t)$$

ただし, $R(t)$ はすべて同じ分布で次を満たす.

$$E[R(t)] = 0,$$

$$E[R(t)X(s)] = 0 \quad (t > s),$$

$$E[R(t)R(s)] = \sigma^2 \times \delta_{t,s} = \sigma^2 \times \begin{cases} 1 & (t = s) \\ 0 & (\text{他}) \end{cases}$$

これを満たす $R(t)$ をホワイトノイズ, 白色雑音 という.

AR(1) モデルとランダムウォーク

$E[R] = 0$ なランダムウォークは, AR(1) モデルとみなせる.

$a_1 = 1$. $E[R(t)] = 0$, $V[R(t)] = \sigma^2$.

```
1  for (t) { /*ランダムウォーク*/  
2      x=x+getrandom (getuniform ());  
3  }
```

AR(1) $a_1 = \phi$ (一般の値). $E[R(t)] = 0$, $V[R(t)] = \sigma^2$.

```
1  for (t) { /*AR(1)*/  
2      x=phi*x+getrandom (getuniform ());  
3  }
```

L11-Q3

Quiz(AR(1) モデルの分布)

AR(1) モデル

$$X(t+1) = \phi \times X(t) + R(t+1), \quad R(t)$$

を考える. $\phi = 1$ ととったときはランダムウォークになる.

- ① $X(2)$ を $X(0), R(1), R(2)$ で書き表そう.
- ② $X(0) = a$, すなわち, $P(X(0) = a) = 1$ とする. また, $R(t) \sim N(0, \sigma^2)$ とする (AR(1) モデルの条件を満たすことをチェック). このとき, $X(2)$ のしたがう分布を求めよう.
- ③ (2) と同じ条件下で, $X(t)$ ($t \geq 1$) のしたがう分布を求めよう.

定常過程

定常過程

確率過程 $X(t)$ で

- $E[X(t)]$ が t によらない
- $E[X(t)X(s)]$ が差 $t - s$ だけにより, t によらない

とき, **定常過程**という。

要するに

ある時間範囲, たとえば $t \rightarrow \infty$ のみで定常過程であることはある。

- があると定常過程ではない
- があると定常過程ではない
- ランダムウォークは定常過程

母自己共分散, 母自己相関係数

母自己共分散, 母自己相関係数

$$\mu = E[X(t)].$$

$$k \text{ 次の母自己共分散 } C(k) = E[(X(t) - \mu)(X(t+k) - \mu)]$$

$$k = 0 \text{ 次の母自己共分散 } C(0) = E[(X(t) - \mu)^2] = \text{ふつうの分散.}$$

$$k \text{ 次の母自己相関係数 } r(k) = \frac{C(k)}{C(0)}.$$

定常な確率過程に対する母ナントカと標本ナントカ

定常過程については、1個の時系列データを、一定の長さ分割して複数のデータのデータからなる標本のように扱ってよい。

横: t 縦: 標本内のデータ番号。標本自己相関係数を求めるとき

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J
1	n \ t	0	1	2	3	4	5	6	7	8
2	1	2	-0.2522	-1.4293	0.41339	0.93494	0.30958	0.05638	1.16461	0.77765
3	2	2	0.40156	-0.1803	1.02945	1.31571	-0.3059	1.1405	0.1365	0.27561
4	3	2	1.74901	0.20238	-0.7695	-1.3943	-0.0067	0.66943	0.10917	1.30642
5	4	2	0.45349	-0.3762	-0.6185	-1.7157	-0.461	-1.4453	0.09464	1.55283
6	5	2	1.01492	0.94089	-0.9599	-0.8685	0.30052	0.5173	0.11447	1.38334
7	6	2	1.78265	1.70528	2.07952	0.06083	0.429	0.10902	-0.7164	-1.1645
8	7	2	0.69062	1.27761	1.15377	1.44955	-0.4663	0.24885	-1.323	-1.1454
9	8	2	0.74554	0.27013	1.05844	-0.1876	0.06592	-0.0232	1.09015	1.91198
10	9	2	1.21618	-0.2882	0.81639	1.84743	0.18484	-1.1622	-1.5981	-2.3211
11	10	2	1.20421	-0.487	-0.2274	0.34252	0.62665	1.46621	0.13736	0.13426

本当はこういう標本が欲しい

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J
1	n \ t	0	1	2	3	4	5	6	7	8
2	1	2	-0.2522	-1.4293	0.41339	0.93494	0.30958	0.05638	1.16461	0.77765
3	2	2	0.40156	-0.1803	1.02945	1.31571	-0.3059	1.1405	0.1365	0.27561
4	3	2	1.74901	0.20238	-0.7695	-1.3943	-0.0067	0.66943	0.10917	1.30642
5	4	2	0.45349	-0.3762	-0.6185	-1.7157	-0.461	-1.4453	0.09464	1.55283
6	5	2	1.01492	0.94089	-0.9599	-0.8685	0.30052	0.5173	0.11447	1.38334
7	6	2	1.78265	1.70528	2.07952	0.06083	0.429	0.10902	-0.7164	-1.1645
8	7	2	0.69062	1.27761	1.15377	1.44955	-0.4663	0.24885	-1.323	-1.1454
9	8	2	0.74554	0.27013	1.05844	-0.1876	0.06592	-0.0232	1.09015	1.91198
10	9	2	1.21618	-0.2882	0.81639	1.84743	0.18484	-1.1622	-1.5981	-2.3211
11	10	2	1.20421	-0.487	-0.2274	0.34252	0.62665	1.46621	0.13736	0.13426

定常ならこれでもいいじゃん

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J
1	n \ t	0	1	2	3	4	5	6	7	8
2	1	2	-0.2522	-1.4293	0.41339	0.93494	0.30958	0.05638	1.16461	0.77765
3	1	2	-0.2522	-1.4293	0.41339	0.93494	0.30958	0.05638	1.16461	0.77765
4	2	2	0.40156	-0.1803	1.02945	1.31571	-0.3059	1.1405	0.1365	0.27561
5	3	2	1.74901	0.20238	-0.7695	-1.3943	-0.0067	0.66943	0.10917	1.30642
6	4	2	0.45349	-0.3762	-0.6185	-1.7157	-0.461	-1.4453	0.09464	1.55283
7	5	2	1.01492	0.94089	-0.9599	-0.8685	0.30052	0.5173	0.11447	1.38334
8	6	2	1.78265	1.70528	2.07952	0.06083	0.429	0.10902	-0.7164	-1.1645
9	7	2	0.69062	1.27761	1.15377	1.44955	-0.4663	0.24885	-1.323	-1.1454
10	8	2	0.74554	0.27013	1.05844	-0.1876	0.06592	-0.0232	1.09015	1.91198
11	9	2	1.21618	-0.2882	0.81639	1.84743	0.18484	-1.1622	-1.5981	-2.3211

Excel的にはこうやると楽

AR(1) モデルの自己共分散, 自己相関係数

$$\begin{aligned} X(t) &= \phi X(t-1) + R(t) \\ &= \phi(\phi X(t-2) + R(t-1)) + R(t) \\ &= \dots = \phi^t X(0) + \phi^{t-1} R(1) + \dots + \phi R(t-1) + R(t). \end{aligned}$$

$$E[X(t)] = \phi^t E[X(0)].$$

以下 $E[X(t)] = 0$ と仮定.

$$\begin{aligned} E[X(t)X(t+k)] &= E[(\phi^t X(0) + \phi^{t-1} R(1) + \dots + \phi R(t-1) + R(t)) \\ &\quad \times (\phi^{t+k} X(0) + \phi^{t+k-1} R(1) + \dots + \phi^{k+1} R(t-1) + \phi^k R(t) \\ &\quad + \dots + R(t+k))] \\ &= \phi^{2t+k} E[X(0)X(0)] + (\phi^{2t+k-2} + \phi^{2t+k-4} + \dots + \phi^k) \sigma^2 \\ E[X(t)X(t)] &= \phi^{2t} E[X(0)X(0)] + (\phi^{2t-2} + \phi^{2t-4} + \dots + \phi^0) \sigma^2. \end{aligned}$$

$$\frac{r(k) = E[X(t)X(t+k)]}{E[X(t)X(t)]} = \phi^k.$$

AR(1) モデルの母自己相関係数

実は、定常な AR(1) モデルでは $r(k) = a_1^{|k|} = \phi^{|k|}$.

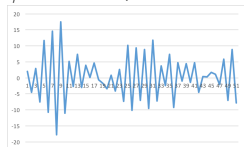
$X(t)$ のサンプルパスや コレログラムから、 $a_1 = \phi$, σ^2 は予想できる。

これらが見た目で区別できるようになりたい。

$\phi = 0.9$, $\sigma = 1$



$\phi = -0.9$, $\sigma = 1$



$\phi = 0.2$, $\sigma = 1$



$\phi = 0.2$, $\sigma = 3$



お知らせ

- 月昼 樋口オフィスアワー (1-502)
- チューター/Math ラウンジ 月火水木昼 1-614



→ Learn Math Moodle → 計算科学☆演習 B
→ 2017-07-12 までの参加予定

<http://hig3.net>

計算科学の今後の予定

- 2017-07-05 水 3 説明+プレゼンテーション準備
- 2017-07-10 月 4 説明+プレゼンテーション準備 (3-B105)
- 2017-07-12 水 3 プレゼンテーション 1 15 ピーナッツ (小教室)
- 2017-07-17 月 4 説明+プレゼンテーション準備 (3-B105)
- 2017-07-19 水 3 振り返り+プレゼンテーション準備 (3-B105)
- 2017-07-24 月 集中補講日 計算科学なし
- 2017-07-26 水 3 プレゼンテーション 2 15 ピーナッツ (小教室)
- 2017-07-31 月 4 ファイナルトライアル (筆記) 25 ピーナッツ
- 2017-08-02 水 3 演習の時間はファイナルトライアルなし