### https://bit.ly/20WCVNI

KYOTO UNIVERSITY

統計的モデリング基礎② ~確率分布・2変量間の関係・相関係数~

鹿島久嗣 (情報学科 計算機科学コース)

DEPARTMENT OF INTELLIGENCE SCIENCE
AND TECHNOLOGY

#### 参考書



実証分析のための計量経済学 -正しい手法と結果の読み方 /山本 勲(2015)

A5判/260頁 ISBN 978-4-502-16811-6

経済学対象にしているが、回帰分析を中心に、因果分析等についてもカバーしている

#### (かなり細かいところまで書いてある) 参考書

#### 現代数理統計学の基礎



久保川 達也 著・新井 仁之・小林 俊行・斎藤 毅・ 吉田 朋広 編

シリーズ名 共立講座 数学の魅力 全14巻+別巻1 【11】巻

ISBN 978-4-320-11166-0

判型 A5

ページ数 328ページ

発売日 2017年04月11日

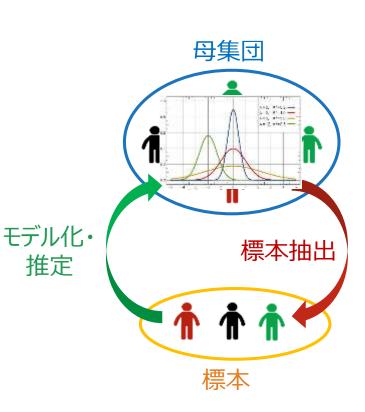
本体価格 3,200円

理論的な背景含め基礎的事項がき
ちんと説明されている

### 統計的モデリングの考えかた

### 統計モデリングの考え方: 部分から全体について知る

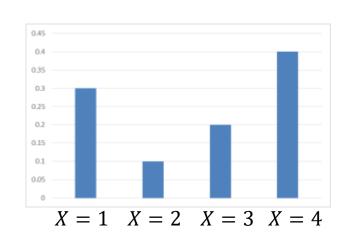
- 母集団:
  - -興味のある集合のすべての要素
  - -確率分布 (分布のクラスやパラメータで指定される)
- ■標本:母集団からの無作為抽出あるいは 確率分布に従った抽出
  - -確率変数:確率的に値が決まる変数
- 標本から母集団について推測する (標本抽出の逆)



推定

# 離散型確率変数の代表的な確率分布:離散分布、ベルヌーイ分布と2項分布

- ■離散分布 P(X = k) = f(k) (但し $\sum_{k \in \mathcal{X}} f(k) = 1, f(k) \ge 0$ )
- ベルヌーイ分布: *X* = {0,1}上の離散分布
- ■二項分布
  - -ベルヌーイ試行: 1が出る確率pの ベルヌーイ分布からn回 独立に抽出する



-二項分布:ベルヌーイ試行において1がk回出る確率を与える

$$P(X = k \mid p) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}$$

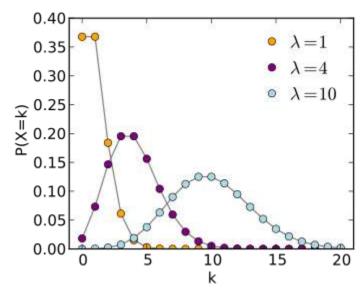
モデルパラメータpによって 分布の形が一意に決定される

n回の試行中のどこでk回の 1が現れるかの場合の数

## 離散型確率変数の代表的な確率分布:ポアソン分布(2項分布の極限)、その他

- ポアソン分布:  $P(X = k \mid \lambda) = \frac{\lambda^k}{k!} \exp(-\lambda)$ 
  - -比較的稀な事象が何回起こるかを表現
    - 1分あたりのWebサーバアクセス数
    - ロットあたりの不良品数
  - - $\mathcal{N}$ = $\lambda > 0$ 
    - 2項分布のパラメータ (n,p) がない
    - 2 項分布で $np = \lambda$ として、  $n \to \infty, p \to 0$  とするとポアソン分布になる





https://en.wikipedia.org/wiki/Poisson\_distribution#/media/File:Poisson\_pmf.svg

## 連続型確率変数の代表的な確率分布:確率密度関数で指定される

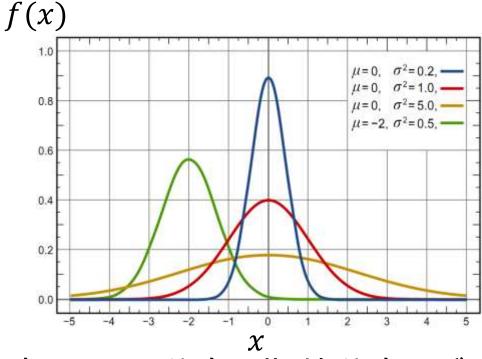
- ■連続分布は確率密度関数f(x)で指定される
  - -確率 = 確率密度の積分 [a,b]内の値をとる確率: $P(a \le X \le b) = \int_a^b f(x) dx$
  - -連続変数がある特定の値をとる確率: P(X = a) = 0
  - $-\int_{-\infty}^{\infty} f(x)dx = 1$
- 一様分布:閉区間[a,b]上の一様分布は

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & (a \le x \le b) \\ 0 & (その他) \end{cases}$$

#### 連続型確率変数の代表的な確率分布: 正規分布

■ 正規分布:  $f(x) = N(x|\mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$ 

-パラメータ:平均 $\mu$ と分散 $\sigma^2$ 

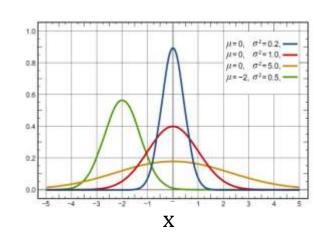


■他、t分布、カイ2乗分布、ガンマ分布、ベータ分布、指数分布など

### 連続型確率変数の代表的な確率分布: 標準正規分布

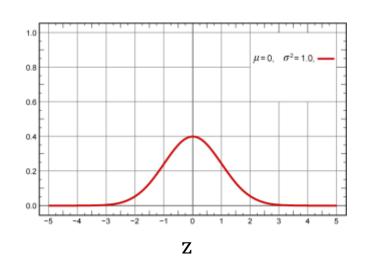
- $N(\mu, \sigma^2)$ に従う確率変数Xを変数変換: $Z = \frac{X-\mu}{\sigma}$
- Zは平均0、標準偏差1の正規分布 N(0,1)に従う

確率密度関数: 
$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$
  $f_Z(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{z^2}{2}\right)$ 









### 確率分布の特性値: 期待値は確率分布の代表値

■確率変数Xの関数g(X)の期待値:確率での重みづけ平均

$$E[g(X)] = \begin{cases} \int_{-\infty}^{\infty} g(x) f_X(x) dx & (連続型確率変数) \\ \sum_{x \in \mathcal{X}} g(x) f_X(x) & (離散型確率変数) \end{cases}$$

- さまざまな関数*g(X)*に対する期待値によって分布の特性を捉える
- ■性質:
  - -線形性: $E[ag_1(X) + bg_2(X)] = aE[g_1(X)] + bE[g_2(X)]$
  - -イェンセンの不等式: $E[g(X)] \ge g(E[X])$  (ただしgは凸関数)

## さまざまな期待値: 平均と分散

- 平均  $\mu = E[X]: X$ の期待値(分布の"真ん中")
- 分散  $\sigma^2 = Var(X) = E[(X \mu)^2]$ : 平均からの二乗偏差の期待値 (分布の"幅")
  - $-Var(X) = E[X^2] E[X]^2$
  - -標準偏差σ:分散の正の平方根
    - 正規分布な $6\mu \pm \sigma$ : 68%,  $\pm 2\sigma$ : 95%,  $\pm 3\sigma$ : 99.7%
- より一般的にはモーメントE[X<sup>k</sup>]
- 例:厳密なサイコロ  $P(X=i)=\frac{1}{6}$  の平均、分散を求めよ

### 平均の推定量:標本平均は一致性と不偏性をもつ

- ■標本(部分)から平均(全体の性質)を知りたい
  - -標本  $S = \{x_1, s_2, ..., x_n\}$
- 標本平均: $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i$  を平均  $\mu = E[X]$ の推定値として使う
- ■標本平均は平均の推定値として好ましいか?
  - -不偏性  $E_S[\bar{X}] = \mu$ :標本平均の期待値は母集団の平均に一致する  $\pi$
  - 一致性:標本サイズが大きくなるほど母集団の平均に近づく
    - $\operatorname{Var}_{S}[\bar{X}] = \frac{\sigma^{2}}{n} \xrightarrow[n \to \infty]{} 0$  (対数の法則)

#### 分散の推定量: 不偏分散

■標本分散: 
$$\frac{(x^{(1)}-\bar{x})^2+\dots+(x^{(n)}-\bar{x})^2}{n} = \frac{1}{n}\sum_{i=1}^n (x^{(i)}-\bar{x})^2$$

$$-$$
不偏性をもたない:  $E_S\left[\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{N}(X^{(i)}-\bar{X})^2\right]=\frac{n-1}{n}\sigma^2$ 

- 不偏分散:  $\frac{1}{n-1}\sum_{i=1}^{n}(x^{(i)}-\bar{x})^2$ 
  - -不偏性をもつ:期待値が母集団の分散に一致する
- どちらも一致性はもつ:
  - -標本サイズが大きくなるほど母集団の分散に近づく
  - -nが大きいところではnもn 1も大した違いはない

### 2変量データの解析

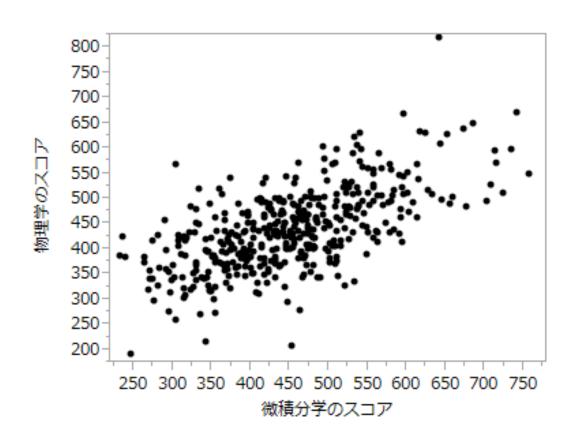
#### 2つ以上の変量のデータ分析: 変量間の関係を調べることでより深い分析が可能

- ■前回は、1変数の単純分析について考えた
- 2つ(もしくはもっと多く)の変数の関係に興味があることが多い
- 2 変量(あるいはさらに多く)の間の関係を調べることで、より積極的なデータ利活用が可能になる
  - -ある属性をもった人は、ある商品を買いやすいのか?
  - -ある薬を飲むと、ある病気に効果があるのか?
- 変数の種類によって、さまざまな分析手法がある
  - -量的変数:散布図、相関、回帰
  - -質的変数:クロス表、リスク差・比、オッズ比

## 2変量の単純な分析: 散布図による視覚化

■ 例: 微積分の点数と物理の点数の関係

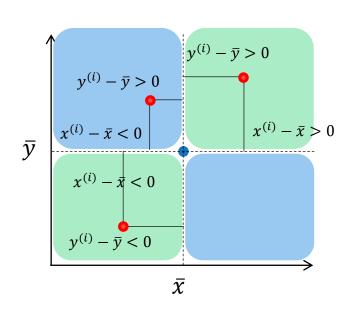
4	微積分学のスコ	物理学のスコ
•	ア	ア
1	441.4	470.7
2	632.16	508.44
3	361.56	412.75
4	479.39	425.47
5	476.32	408.27
6	446.92	400.99
7	394.2	390.62
8	645.76	496.97
9	329.75	367.39
10	496.07	453.41
11	487.91	498.97
12	403.82	441.7
13	480.21	400.41
14	460.33	460.72
15	303.72	259.66
16	463.01	278.04
17	428.98	396.21
18	412.12	380.53
19	366.84	355.72



JMPサンプルデータ

#### 2変数間の関係の指標: 共分散と相関

- 一方が増えたときに他方が増える (減る) 関係性を表す指標
- 共分散(covariance):  $S_{xy} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (x^{(i)} \bar{x})(y^{(i)} \bar{y})$ 
  - ただし、 $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x^{(i)}$ ,  $\bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} y^{(i)}$
  - -偏差積の平均(データのバラツキを表現)
    - 偏差 (x<sup>(i)</sup> x̄) と偏差 (y<sup>(i)</sup> ȳ) の符号が
       一致する (緑領域) なら正の値をとる
    - 偏差 (x<sup>(i)</sup> x̄) と偏差 (y<sup>(i)</sup> ȳ) の符号が
       不一致である(青領域)なら負の値をとる

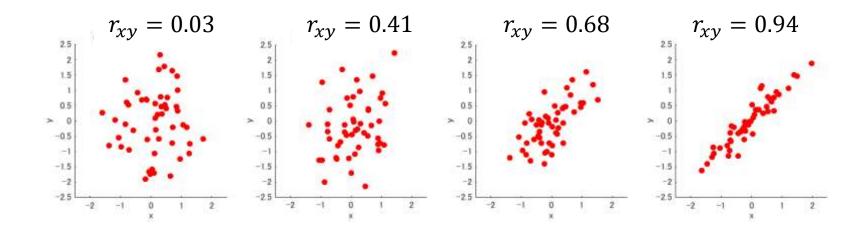


■ ただし、x,y の単位やスケールに影響されるため共分散の絶対的 な大きさのみでは関係の強さを評価できない

### 2変数間の関係の指標: 共分散と相関

■相関 (correlation): 
$$r_{xy} = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x^{(i)} - \bar{x})(y^{(i)} - \bar{y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^{n} (x^{(i)} - \bar{x})^2} \sqrt{\sum_{i=1}^{n} (y^{(i)} - \bar{y})^2}}$$

- $-r_{xy} > 0$ :正の相関  $r_{xy} < 0$ :負の相関  $r_{xy} = 0$ :無相関
- $-1 \le r_{xy} \le 1$ の値を取る



### 相関についての注意: 相関関係と因果関係はイコールではない

- 相関関係 (correlation) があるからといって必ずしも因果関係 (causality) があるわけではない
  - -体重と身長の相関は高いが片方が他方を決めるともいえない
  - 因果関係を示すことは難しい
- 見かけ上の因果関係に注意
  - -背後に共通原因が存在する場合もある
  - -例:「明かりをつけたまま眠る子供は近視になりやすい」?
    - 両者に「親が近視」という別の原因がある
  - -そのほか、原因と結果が逆、互いに一方が他方の原因になっている、といったケースあり

## 相関と因果の違い: 介入の効果があるかどうか

- 相関は必ずしも因果を意味しない
  - -相関:片方の変数が変化**する**と、もう片方の変数も変化する
  - -因果:片方の変数を変化**させる**と、もう片方の変数も変化す (介入する)
- ■原因?結果?

