

統計(医療統計)

前期・第5回 確率変数と確率分布(3)

授業担当：徳永伸一

東京医科歯科大学教養部 数学講座

今日の授業(第5回)について

◎授業の概要:

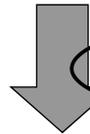
- 前回(第4回)の復習
- 第11章の続き(正規分布～)

◎前期は今日を含めてあと2回しかありません。

- 内容的にも大詰め。

もういちど Overview

- ◎ 確率 (9章 : 6ページ)
- ◎ 記述統計 (10章 : 4ページ)



確率モデル(11章:18ページ)

- 推測統計(13章:7ページ, 14章:15ページ)
 - 推定(点推定、区間推定)
 - 仮説検定(注:前期は推測統計のさわりまで)

第11章 確率変数と確率分布

- I. 確率変数と確率分布の定義
 - 1-確率変数の定義 離散型と連続型
 - 2-離散型確率変数の確率分布
 - 3-連続型確率変数の確率分布 確率密度関数
- II. 確率変数の特性値
 - 1-期待値と分散・標準偏差の定義
 - 2-確率変数の期待値と分散の性質 期待値の加法性
 - 3-確率変数の標準化
- III. 確率変数の独立性
- IV. 代表的な確率分布
 - 2項分布, 正規分布など (←前回この辺で時間切れ)
- V. 中心極限定理と正規近似
- VI. 標本分布

[復習] I. 確率変数と確率分布の定義 (8)

[注意]

$$F(x) = P(X \leq x)$$

をXの累積分布関数という.

- ◎ 図11-1(b), 11-2(b)でイメージをつかんでください.
- ◎ 「累積」を省略して分布関数と呼ばれることも多く, 紛らわしいので気をつけましょう.
- ◎ Excelの関数「BINOMDIST」で4つ目の引数を「TRUE」にした場合がこれに相当
(→Excel実習の際に確認を)

[復習] II. 確率変数の特性値 (3-5)

2-確率変数の期待値と分散の性質

(以下において Xは確率変数, a, b は定数)

期待値(平均)Eの性質:

$$E(aX+b) = aE(X)+b$$

分散の性質:

$$V(aX+b) = a^2V(X)$$

[復習] 期待値の加法性

2-確率変数の期待値と分散の性質(続き)

任意の確率変数 X, Y に対し

$$E(X+Y) = E(X) + E(Y)$$

が成り立っている！(期待値の加法性)

例:

Z_n : サイコロを n 回振ったときの目の和

とすれば,

$$E(Z_n) = n \times E(Z_1) = 3.5n$$

さらに一般に,

任意の定数 a_1, a_2, \dots, a_n と

任意の確率変数定数 X_1, X_2, \dots, X_n に対し

$$E(\sum a_k X_k) = \sum a_k E(X_k)$$

が成り立つ(期待値の線形性).

7

S. TOKUNAGA

[復習] II. 確率変数の特性値の続き

確率変数の標準化

$E(X) = \mu, V(X) = \sigma^2$ のとき

$$E(X - \mu) = 0$$

$$V(X - \mu) = \sigma^2$$

さらに $Z = (X - \mu) / \sigma$ だとおけば

$$E(Z) = E((X - \mu) / \sigma) = 0$$

$$V(Z) = V((X - \mu) / \sigma) = 1$$

X から Z への変換を標準化変換,

Z を X の標準化変数という.

8

S. TOKUNAGA

[復習] III.確率変数の独立性 (1)

まず(確率変数ではなくて)事象の独立性
について再確認

[RECALL]

2つの事象 A, B の独立性は

$$\text{「}A\text{と}B\text{が独立」} \Leftrightarrow P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$$

と定義された.

これは

「 A と B の成否が互いにもう一方の影響を受けない」
という状態を表していた.

[復習] III.確率変数の独立性 (2)

では2つの確率変数 X, Y の独立性はどのように定義すればよいただろうか？

すなわち

確率変数 X, Y が

「互いにもう一方の影響を受けない」
とはどういうことか？

これを数式を使ってきちんと(明確に)表したい.

[復習] III.確率変数の独立性 (3)

離散型確率変数の場合

『X, Yのとり得るすべての値 x, y について
事象「 $X=x$ 」と事象「 $Y=y$ 」が独立』
ならば「XとYは独立」としよう.

すなわち言い換えると:

[定義]

X, Y: 離散型確率変数 のとき

『X, Yのとり得るすべての値 x, y について
 $P(X=x \text{ かつ } Y=y) = P(X=x)P(Y=y)$ 』
ならば「XとYは独立」という.

[復習] III.確率変数の独立性 (4)

しかし!

この定義を連続型確率変数の場合にそのまま当ては
めることはできない.

なぜなら...

X, Yが連続型確率変数のとき

$P(X=x \text{ かつ } Y=y), P(X=x), P(Y=y)$
はいずれも常に0なので,

$P(X=x \text{ かつ } Y=y) = P(X=x)P(Y=y)$
は常に成り立つ!

そこで...

「値」ではなく「区間」で考える.

[復習] III.確率変数の独立性 (5)

[定義]

確率変数 X, Y について

『任意の実数 a, b, c, d に対し

事象「 $a \leq X \leq b$ 」と事象「 $c \leq Y \leq d$ 」が独立』,

すなわち

『任意の実数 a, b, c, d に対し

$$P(a \leq X \leq b \text{ かつ } c \leq Y \leq d)$$

$$= P(a \leq X \leq b)P(c \leq Y \leq d)』$$

ならば「 X と Y は独立」という.

【注意1】「任意の」という条件は本質的.

【注意2】上の定義は離散的確率変数にも適用できる.

[復習] III.確率変数の独立性 (6)

2-独立な確率変数の性質

確率変数 X, Y が互いに独立のとき

$$V(X \pm Y) = V(X) + V(Y)$$

が成り立つ.

★左辺が+でなく±となっていることに注意.

さらに一般には,

互いに独立な確率変数 X_1, X_2, \dots, X_n と

任意の定数 a_1, a_2, \dots, a_n 対し

$$V(\sum a_i X_i) = \sum a_i^2 V(X_i)$$

が成り立つ(分散の加法性).

[復習] III. 確率変数の独立性 (7)

つまり

Z_n : サイコロを n 回振ったときの目の和
としたとき,

$$V(Z_n) = n \times (35/12)$$

が成り立つのは,

「 k 回目に振ったのサイコロの目」により定まる
確率変数 X_k が互いに独立で, 分散の加法性:

$$V(Z_n) = V(X_1) + V(X_2) + \dots + V(X_n)$$

が成り立つからでした!

その他の性質

X, Y が互いに独立のとき

$$E(X \cdot Y) = E(X)E(Y)$$

も成り立っている(この授業では使う機会がないが).

[復習] 余談

「確率変数と事象を混同しないように!!」
というのは毎年さんざん強調するのですが,
試験で

「2つの確率変数 X, Y が独立である」

ことの定義を書け

という問題を出すと

$$P(X \cap Y) = P(X) \cdot P(Y)$$

と答案に書く人が後を断たない.

(「 $P(X)$ とか $P(Y)$ って何よ?」と突っ込むところ)

これをやると, まず不合格です.

(いわゆる「地雷を踏んだ」状態)



© 2017 文芸春秋

[復習] 期待値と分散の性質まとめ 1

(以下 X は確率変数, a, b 等は定数)

期待値(平均) E の性質:

$$E(aX+b) = aE(X)+b$$

分散の性質:

$$V(aX+b) = a^2V(X)$$

確率変数の標準化(上の性質の応用)

$E(X) = \mu, V(X) = \sigma^2$ のとき

$Z = (X - \mu) / \sigma$ は X の標準化変数と呼ばれ,

$$E(Z) = 0, V(Z) = 1$$

[復習] 期待値と分散の性質まとめ 2

期待値の加法性

任意の確率変数 X, Y に対し

$$E(X+Y) = E(X) + E(Y)$$

さらに一般には,

任意の定数 a_1, a_2, \dots, a_n と

任意の確率変数 X_1, X_2, \dots, X_n に対し

$$E(\sum a_k X_k) = \sum a_k E(X_k)$$

が成り立つ(期待値の線形性) .

分散の加法性

確率変数 X, Y が互いに独立のとき

$$V(X \pm Y) = V(X) + V(Y)$$

さらに一般には,

互いに独立な確率変数 X_1, X_2, \dots, X_n と

任意の定数 a_1, a_2, \dots, a_n 対し

$$V(\sum a_i X_i) = \sum a_i^2 V(X_i)$$

が成り立つ .

第11章 確率変数と確率分布

- I. 確率変数と確率分布の定義
- II. 確率変数の特性値
 - 1-期待値と分散・標準偏差の定義
 - 2-確率変数の期待値と分散の性質
 - 3-確率変数の標準化
- III. 確率変数の独立 ←ここまでのきた
- IV. 代表的な確率分布 ←次ここ
 - 2項分布, 正規分布など
 - *** 前回この辺まで***
- V. 中心極限定理と正規近似
- VI. 標本分布

19

S. TOKUNAGA

[復習] IV.代表的な確率分布 (0)

このセクションに出てくる確率分布

離散型確率分布:

- ・ 2項分布
- ・ ポアソン分布

連続型確率分布:

- ・ 正規分布

後で学ぶもの(「VI.標本分布」および13章以降)

- ・ χ^2 分布, t分布, F分布(いずれも連続型)

20

S. TOKUNAGA

[復習] IV.代表的な確率分布 (1)

1- 2項分布

まず準備として, ベルヌーイ(Bernoulli)試行の概念を導入する.

ベルヌーイ試行(独立試行)の定義:

以下の3条件を満たす試行をベルヌーイ試行という.

1. 各試行において, A (成功)と A^c (失敗)の2通りの結果のみ起こる.
2. 各試行において, $P(A) = p$ は一定.
3. 各試行(の結果となる事象)は互いに独立.

[復習] IV.代表的な確率分布 (2)

2項分布の定義:

1回ごとの A (成功)の確率が p であるような n 回のベルヌーイ試行において, n 回中 A (成功)が起こる回数を X とすると

$$P(X=x) = {}_n C_x \cdot p^x \cdot (1-p)^{(n-x)}$$

となる.

この式で表される(離散型)確率分布を

二項分布 binomial distribution といい,

記号 $B(n,p)$ で表す.

また確率変数 X が $B(n,p)$ に従うとき,

$$X \sim B(n,p)$$

と書く.

[復習] IV.代表的な確率分布 (3)

2項分布 $B(n,p)$ に従う確率変数 X は,
 $B(1,p)$ に従う n 個の独立な確率変数 X_1, X_2, \dots, X_n
の和とみなすこともできる.

ここで, 各 X_i について期待値と分散は

$$E(X_i) = 0 \cdot (1-p) + 1 \cdot p = p$$

$$V(X_i) = (0-p)^2(1-p) + (1-p)^2 p = p(1-p)$$

よって期待値および分散の加法性より

$$E(X) = nE(X_i) = np$$

$$V(X) = nV(X_i) = np(1-p)$$

(前回このあたりまで)

23

S. TOKUNAGA

IV.代表的な確率分布 (4)

例題(平成15年度試験問題より)

サイコロを n 回振るとき、

「1または2の目が出る回数」

を X とおく。以下の問いに答えよ。

(1) X の分布を記号で表すと $B(\underline{\hspace{2cm}}, \underline{\hspace{2cm}})$ 。
また $E(X) = (\underline{\hspace{2cm}})$ 、 $V(X) = (\underline{\hspace{2cm}})$ である。
(n を用いて表せ)

(2) $n=5$ のとき、 $P(X \leq 3)$ を求めよ。

[解答]

$$\begin{aligned} P(X \leq 3) &= P(X=0) + P(X=1) + P(X=2) + P(X=3) \\ &= {}_5C_0 (1/3)^0 (2/3)^5 + {}_5C_1 (1/3)^1 (2/3)^4 + \dots \end{aligned}$$

24

S. TOKUNAGA

IV.代表的な確率分布 (5)

2- ポアソン分布

[定義]確率変数 X の分布が

$$f(X) = P(X=x) = e^{-\lambda} \lambda^x / x!$$

で表されるとき、 X の分布をポアソン分布Poisson distributionといい、 $Po(\lambda)$ で表す。

ポアソン分布の期待値と分散:

X がポアソン分布 $Po(\lambda)$ に従うとき、

$$E(X) = V(X) = \lambda$$

IV.代表的な確率分布 (6)

3-正規分布normal distribution

- ◎ もっとも重要かつ役に立つ分布. 単に「連続型確率分布の代表例」というだけではない.
- ◎ 後述の「中心極限定理」により, 他の確率分布の問題も正規分布で近似して解決できるケースが少なくない.
- ◎ 別名ガウス分布.

IV. 代表的な確率分布 (7)

◎ 正規分布の密度関数:

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

ここで, μ は期待値, σ^2 は分散となっている.

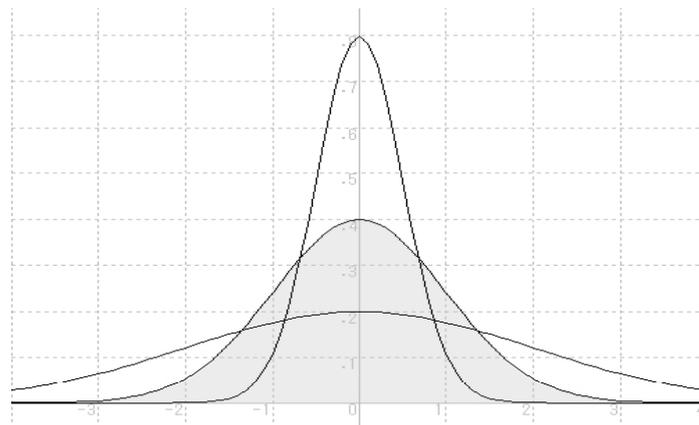
- ◎ 期待値 μ , 分散 σ^2 の正規分布を $N(\mu, \sigma^2)$ で表す.
- ◎ X が $N(\mu, \sigma^2)$ に従うとき, $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ と書く.
- ◎ $N(0, 1)$ を標準正規分布という.

27

S. TOKUNAGA

IV. 代表的な確率分布 (8)

◎ $N(0, 1)$, $N(0, 2)$, $N(0, 0.5)$ の密度関数のグラフ:



- (1) 直線 $x = \mu (=0)$ に関して対称.
- (2) $x = \mu (=0)$ で最大値 $1/\sqrt{2\pi\sigma^2}$ をとり, $x = \pm\infty$ で 0.
(★分散が大きいほど, 「山」は低くなり「裾野」が広がる)
- (3) $x = \pm\sigma$ で変曲点.

28

S. TOKUNAGA

IV.代表的な確率分布 (9)

[1]正規分布の線形変換と標準化

Xが正規分布に従うとき, その線形変換
($Y=aX+b$ の形の変換)も正規分布に従う.
したがって,

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$ のとき

Xの標準化変数 $Z = (X - \mu) / \sigma$
は標準正規分布 $N(0,1)$ に従う.

29

S. TOKUNAGA

IV.代表的な確率分布 (10)

Xの区間と確率の関係(教科書p.94図11-5参照)

$$P(\mu - \sigma \leq X \leq \mu + \sigma) = P(-1 \leq Z \leq 1) = 0.6827$$

$$P(\mu - 2\sigma \leq X \leq \mu + 2\sigma) = P(-2 \leq Z \leq 2) = 0.9545$$

$$P(\mu - 3\sigma \leq X \leq \mu + 3\sigma) = P(-3 \leq Z \leq 3) = 0.9973$$

★教科書p.135付表1で値を確認せよ.

(試験でこの表を使用するので慣れておく必要あり)

$$\begin{aligned} P(\mu - 1.645\sigma \leq X \leq \mu + 1.645\sigma) \\ = P(-1.645 \leq Z \leq 1.645) = 0.900 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P(\mu - 1.96\sigma \leq X \leq \mu + 1.96\sigma) \\ = P(-1.96 \leq Z \leq 1.96) = 0.950 \end{aligned}$$

(特に最後の2つはよく用いられる値)

★教科書p.135付表1, p.136付表2で値を確認せよ.

30

S. TOKUNAGA

IV. 代表的な確率分布 (11)

[2] 正規分布の再生性

確率変数 X_1, X_2 が互いに独立で、それぞれ正規分布
 $N(\mu_1, \sigma_1^2), N(\mu_2, \sigma_2^2)$ に従うとき、和 X_1+X_2 は
正規分布 $N(\mu_1+\mu_2, \sigma_1^2+\sigma_2^2)$
に従う。

注意:

$E(X_1+X_2)=\mu_1+\mu_2, V(X_1+X_2)=\sigma_1^2+\sigma_2^2$
はそれぞれ「期待値の加法性」「分散の加法性」から導けるので、
「和をとっても正規分布」
という部分のみ本質的。

第11章 確率変数と確率分布

I. 確率変数と確率分布の定義

II. 確率変数の特性値

1-期待値と分散・標準偏差の定義

2-確率変数の期待値と分散の性質

3-確率変数の標準化

III. 確率変数の独立

IV. 代表的な確率分布

- 2項分布, 正規分布など

ここまできた

V. 中心極限定理と正規近似 ←次ここ

VI. 標本分布

V. 中心極限定理と正規近似 (1)

中心極限定理1

[仮定] X_1, X_2, \dots, X_n が

(任意の!) 同じ分布に従う独立な確率変数
ならば,

[結論] $n \rightarrow \infty$ のとき,

和 $X_1 + X_2 + \dots + X_n$ の分布は

正規分布に収束する!

33

S. TOKUNAGA

V. 中心極限定理と正規近似 (2)

中心極限定理2(言い換え)

「互いに独立な確率変数 X_1, X_2, \dots, X_n の分布が同一
で,

$$E(X_k) = \mu, V(X_k) = \sigma^2 \quad (k=1, 2, \dots, n)$$

であるとき, n が十分大きければ, 和 $\sum X_k$ の分布は
 $N(n\mu, n\sigma^2)$ に近似できる」

【注意】 仮定すべき条件は独立性と同一分布性のみ. 元の分布は任意.

34

S. TOKUNAGA

V. 中心極限定理と正規近似 (3)

二項分布の正規近似

中心極限定理により, n が十分大きいとき,
 $B(n,p)$ は $N(np, np(1-p))$ で近似できる.
よって標準化変数

$$\begin{aligned} Z &= (X - E(X)) / \sqrt{V(X)} \\ &= (X - np) / \sqrt{np(1-p)} \end{aligned}$$

は近似的に $N(0,1)$ に従う.

∴ $B(n,p)$ に従う確率変数は, $B(1,p)$ に従う独立な
 n 個の確率変数の和と見なせるから.

平成16年度試験問題より

問題文

「野球における打率とは、安打(ヒット)数を打数で割ったものである。イチロー選手は今シーズン、9月27日までに673打数251安打の成績を残している。」

「残り7試合で30打数あるとし、これまでと同じ打率でヒットを打ち続けるとすると、1シーズン257安打の大リーグ記録を樹立する(あと6本以上ヒットを打つ)確率はいくらか。」

「2項分布の正規近似を利用して計算せよ。」

考え方

◎ 「これまでと同じ打率」 $=251/673 \doteq 0.373$

◎ X :残り30打数の安打数とすれば

$$X \sim B(30, 0.373)$$

よって

◎ 期待値 $\mu = E(X) = 30 \times 0.373 \doteq 11.2$

◎ 分散 $V(X) = 30 \times 0.373 \times 0.627 \doteq 7.0$

すなわち

◎ $X \sim N(11.2, 7.0)$ と近似できる。

◎ 標準化変数 $Z = (X - 11.2) / \sqrt{7.0}$

より

$$P(X \geq 6) \doteq P(Z \geq (6 - 11.2) / \sqrt{7.0}) = \dots$$

と計算.