

データサイエンスのための統計学

確率

by 尚晋 (名古屋大学経済学研究科助教)

on 2025 年 5 月 20 日

目次

- * 確率論の基本概念
- * 標本空間と事象
- * 確率
- * 条件付き確率
- * 事象の独立性
- * ベイズの定理

目次

- * 確率論の基本概念
- * 標本空間と事象
- * 確率
- * 条件付き確率
- * 事象の独立性
- * ベイズの定理

» 確率論の基本概念：試行・事象・確率

試行 偶然に左右され、事前に結果が分からない行動を**試行**（確率的試行）と呼ぶ。例：「サイコロを振る。」

事象 試行の結果として起こり得る事柄を、**事象**と呼ぶ。例：「サイコロを振って1が出る。」

確率 事象それぞれの起こりやすさを測った数量を、**確率**と呼ぶ。例：「サイコロを振って1が出る確率は $1/6$ 。」

ランダム性 「確率」と関係の深い概念に「**ランダム性**」がある。**ランダム性**とは、次に何が起こるか確定的に予測できないこと。例：コインを投げて表か裏かを事前に言い当てるのは困難。ただし、ランダム性には法則性があり、それに基づいて確率論が成り立つ。

確率論とランダム性 確率論は「ランダム性そのもの」ではなく、「**ランダム性の法則**」を扱い、統計学はそれを利用する。

目次

- * 確率論の基本概念
- * 標本空間と事象
- * 確率
- * 条件付き確率
- * 事象の独立性
- * ベイズの定理

» 標本空間・標本点

標本点 ある実験において起こりうる結果のこと. 一般的に, ω で表す.
例えば, サイコロを一回投げた可能な結果は, 1, 2, 3, 4, 5, 6.

標本空間 (全事象) 標本点全体の集合のこと. 一般的に, Ω で表す. 例
(1), サイコロを一回投げた例では, 標本空間は
 $\{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$. 一般化したもの: $\Omega = \{\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_n\}$

事象 標本点 ω を組み合わせてできる集合のこと, 即ち, 事象は標本空間の部分集合. 例えば, サイコロを一回投げた場合, 「出た目が奇数である」という事象 $A = \{1, 3, 5\}$, $A \subset \Omega$

根元事象 ただ一つの標本点からなり分解できない事象のこと. 例えば, サイコロ 2 回投げた場合, (1, 2) は標本点の一つとなり, さらに分解すると, $\{1\}$, $\{2\}$ は根本事象.

» 事象の演算

例

排反 例えば、サイコロを一回投げた可能な結果は、事象 A は奇数出る、排反事象となる事象 B は _____ 出る。

和事象 例、さいころを 1 回投げる場合、 A を奇数の目が出るという事象、 B を 3 以下 (3 を含め) の目が出るという事象とすると、 $A \cup B = \{ \text{_____} \}$

積事象 例、さいころを 1 回投げる場合、 A を奇数の目が出るという事象、 B を 3 以下の目が出るという事象とすると、 $A \cap B = \{ \text{_____} \}$

補事象 例、サイコロ投げに関する事象 $A = 1, 3, 5$ (奇数) の補事象 $A^c = \{ \text{_____} \}$

» 事象の演算

例

排反 例えば、サイコロを一回投げた可能な結果は、事象 A は奇数出る、排反事象となる事象 B は偶数 出る。

和事象 例、さいころを 1 回投げる場合、 A を奇数の目が出るという事象、 B を 3 以下 (3 を含め) の目が出るという事象とすると、 $A \cup B = \{1, 2, 3, 5\}$

積事象 例、さいころを 1 回投げる場合、 A を奇数の目が出るという事象、 B を 3 以下の目が出るという事象とすると、 $A \cap B = \{1, 3\}$

補事象 例、サイコロ投げに関する事象 $A = 1, 3, 5$ (奇数) の補事象 $A^c = \{2, 4, 6\}$

目次

- * 確率論の基本概念
- * 標本空間と事象
- * 確率
- * 条件付き確率
- * 事象の独立性
- * ベイズの定理

» 確率の公理

確率論の公理は次の三つからなる

$$(a) \text{すべての事象 } A \text{ に対して } 0 \leq P(A) \leq 1 \quad (1a)$$

$$(b) P(\Omega) = 1 \quad (1b)$$

$$(c) \text{排反事象 } A_1, A_2, \dots \text{ に対して} \quad (1c)$$
$$P(A_1 \cup A_2 \cup \dots) = P(A_1) + P(A_2) + \dots$$

式1cは $P(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$ と表記できる。

例えば、コインを投げた場合、公理主義的定義によると：

$$P(A) := \begin{cases} 0 & \text{for } A = \phi \\ 1/2 & \text{for } A = \{\text{表}\}, \{\text{裏}\} \\ 1 & \text{for } A = \Omega \end{cases}$$

» 加法定理

確率論の公理は次の三つからなる

(a) A と B が排反事象の場合: $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$ (2a)

(b) A と B が共通部分持つ場合:

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B) \quad (2b)$$

加法定理計算例:

さいころ投げにおいて A を奇数の目が出る事象, B を 3 以下の目が出る事象とする.

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B) = 3/6 + 3/6 - 2/6 = 2/3$$

目次

- * 確率論の基本概念
- * 標本空間と事象
- * 確率
- * 条件付き確率
- * 事象の独立性
- * ベイズの定理

» 条件付き確率

条件付き確率 ある事象 B が起こったという条件のもとでの事象 A の起こる確率. $P(A|B)$ で表す (P A ギブン B と読む). 「 B を条件とする A の条件付き確率」と言っても良い. 定義:

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} \quad (3)$$

例, さいころを 1 回投げる場合, A を奇数の目が出るという事象, B を 3 以下 (3 を含め) の目が出るという事象とすると,

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{P(\text{奇数かつ 3 以下})}{P(3 \text{ 以下})} = \frac{2/6}{3/6} = \frac{2}{3}$$

乗法定理

条件付き確率の定理の式3を積の形に変形すれば:

$$P(A \cap B) = P(B) \cdot P(A|B) \quad (4)$$

» 乗法定理の応用例

例: 下記の情報からある学生が経済学部 ($P(EC)$) の学生でしかも数学好きと答えた確率は?

	$P(EC)$	$P(EN)$	$P(SC)$
在籍人数	200	500	300
$P(suki)$ 数学が好き	30	60	70
$P(kirai)$ 数学が嫌い	70	40	30
調査対象の人数の合計	100	100	100

表: 数学が好きかどうかの調査データ

まず、答えた学生は経済学部に所属する確率を計算し、次に、経済学部の学生の中に数学が好きと答えた確率を計算し、乗法定理を使うと、
となる。

» 乗法定理の応用例

例: 下記の情報からある学生が経済学部 ($P(EC)$) の学生でしかも数学好きと答えた確率は?

	$P(EC)$	$P(EN)$	$P(SC)$
在籍人数	200	500	300
$P(suki)$ 数学が好き	30	60	70
$P(kirai)$ 数学が嫌い	70	40	30
調査対象の人数の合計	100	100	100

表: 数学が好きかどうかの調査データ

まず、答えた学生は経済学部に所属する確率を計算し、次に、経済学部の学生の中に数学が好きと答えた確率を計算し、乗法定理を使うと、

$$P(suki \cap EC) = P(EC) \times P(suki|EC) = 0.2 \times 0.3 = 0.06 \text{ となる。}$$

目次

- * 確率論の基本概念
- * 標本空間と事象
- * 確率
- * 条件付き確率
- * 事象の独立性
- * ベイズの定理

[8/12]

» 事象の独立性

黒	①①②	「1」が2個	「2」が1個
白	①①②	「1」が2個	「2」が1個

ボールの数字が1である確率とボールの色に基づく条件付き確率をそれぞれ計算すれば： $P(1) = 4/6$, $P(1|Black) = \frac{2/6}{3/6}$, $P(1|White) = \frac{2/6}{3/6}$ となる。

即ち、数字に関する事象の確率は、色に関する事象に影響されない。

事象の独立性 事象 A の起る確率が他の事象 B に影響されない場合、

$$P(A) = P(A|B) \quad (5)$$

である場合、この二つ事象は**独立**であるという。

この関係を乗法定理の式4に代入すると、事象 A と事象 B が独立である場合、下記の式が成り立つ：

$$P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B) \quad (6)$$

即ち、積事象の確率を二つの事象の確率の積として表すことができるとき二つの事象は独立である。

目次

- * 確率論の基本概念
- * 標本空間と事象
- * 確率
- * 条件付き確率
- * 事象の独立性
- * ベイズの定理

» ベイズの定理

ベイズの定理

いま, 原因 R_1, R_2, \dots, R_k は互いに排反で, かつ $R_1 \cup R_2 \cup \dots \cup R_k$ のごとくすべての場合をつくしているとする. このとき, 以下の規則が成り立つ:

$$P(R_i|A) = \frac{P(R_i) \cdot P(A|R_i)}{P(A)} = \frac{P(R_i) \cdot P(A|R_i)}{\sum P(R_j) \cdot P(A|R_j)} \quad (7)$$

- * ここに $P(R_i)$ は事前確率, $P(R_i|A)$ は事後確率と呼ばれる. 「事前」「事後」は事象 A が起こったことを基準としている. 事前確率はしばしば主観確率が用いられる.

» ベイズの定理

応用例 (1)

下記の条件で、無作為に選んだメールが『キャンペーン』という単語を含んでいたという条件のもとで、それが迷惑メールである確率は?(spam は迷惑メール;ham は一般メール)

- 事象 A: メールが迷惑メールの確率は $P(spam) = 0.2$
- 事象 B: キャンペーンという単語を含める確率は二つの場合ある:
- 迷惑メール (0.2) 条件の下で『キャンペーン』を含める確率は 0.3: $P(camp|spam) = 0.3$
 - 一般メール (0.8) 条件の下で『キャンペーン』を含める確率は 0.04: $P(camp|ham) = 0.04$

$$\begin{aligned}P(camp) &= P(camp|spam) \times P(spam) + P(camp|ham) \times P(ham) \\&= 0.3 \times 0.2 + 0.04 \times 0.8 \\&= 0.092\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}P(spam|camp) &= \frac{P(camp|spam) \times P(spam)}{P(camp)} \\&= \frac{0.3 \times 0.2}{0.092} \approx 0.652\end{aligned}$$

» ベイズの定理

応用例 (2)

祐介さんは桜さんと同じクラスで、祐介さんは桜さんに片思いが、桜さんの気持ちは分からず、告白するかを悩んでいる。この場合、ベイズの定理は使えるかも。

具体的には、まず、「一緒にゲームをやりましょうか」を誘ってみる。

いま、事件 S を桜さんも祐介さんのことが好き ($P(S) = 0.5, P(S^c) = 0.5$)、事件 Y を「一緒にゲームをやりましょうか」の答えは「Yes」とする。

事象 Y : 答えは Yes の確率は二つの場合ある:

$$\begin{cases} \text{好き (0.5) 条件の下で『Yes』の確率は 0.7: } \rightarrow P(Y|S) = 0.7 \\ \text{好きではない (0.5) 条件の下で『Yes』の確率は 0.2: } \rightarrow P(Y|S^c) = 0.2 \end{cases}$$

したがって、 $P(Y^c|S) = 0.3, P(Y^c|S^c) = 0.8$ も分かる。

» ベイズの定理

応用例 (2) 続き

もし一回目で、桜さんの答えは「No」であれば、桜さんは祐介さんのことが好きの確率は 0.5 から 0.27 に下がる:

$$\begin{aligned}P(S|Y^c) &= \frac{P(S) \times P(Y^c|S)}{P(Y^c)} \\&= \frac{P(S) \times P(Y^c|S)}{P(Y^c|S) \times P(S) + P(Y^c|S^c) \times P(S^c)} \\&= \frac{0.5 \times 0.3}{0.3 \times 0.5 + 0.8 \times 0.5} \approx 0.27\end{aligned}$$

もし祐介さんは諦めが悪い方で、再度誘った、二回目で桜さんの答えも「No」であれば、桜さんは祐介さんのことが好きの確率は 0.27 から、さらに 0.12 に下がる。(この時、 $P(S) = 0.27$, $P(S^c) = 0.73$ となることを注意。)

$$\begin{aligned}P(S|Y^c) &= \frac{P(S) \times P(Y^c|S)}{P(Y^c|S) \times P(S) + P(Y^c|S^c) \times P(S^c)} \\&= \frac{0.27 \times 0.3}{0.3 \times 0.27 + 0.8 \times 0.73} \approx 0.12\end{aligned}$$