B-6) 単純ベイズでテキスト分類

社会システム科学(2025/01/22)

単純ベイズ分類器

条件付き確率

- ・全体の1%がかかっている病気がある
- ・ 病気になっていない人でも10%は検査陽性(偽陽性)
- ・病気になっている人の90%は検査陽性(10%は検査陰性(偽陰性))

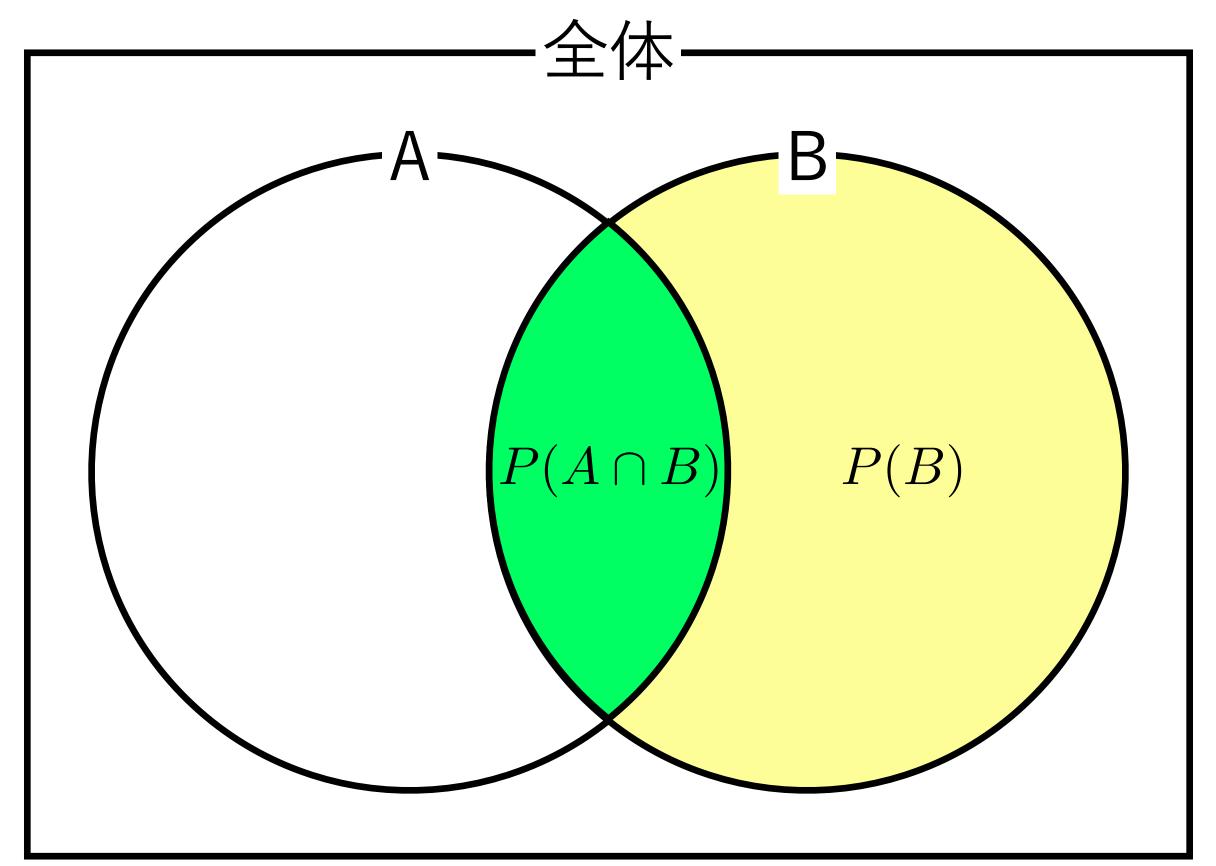


・検査陽性になった人が実際に陽性である確率は?

条件付き確率

・事象Bが起こったという前提のもとで事象Aが起こる確率

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



 $P(A \cap B)$

同時確率 (事象Aと事象Bが同時に起こる確率)

※事象Aと事象Bが独立の場合は以下

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

ベイズの定理

・条件付き確率の式から:

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

・ これを変形して:

$$P(A|B) = \frac{P(B|A) \cdot P(A)}{P(B)}$$

ベイズの定理

- ・ 雨が降ったら傘を持っている確率 0.8
- ・ 雨が降る確率 0.4
- ・雨でも晴れでもとにかく傘を持っている確率 0.5



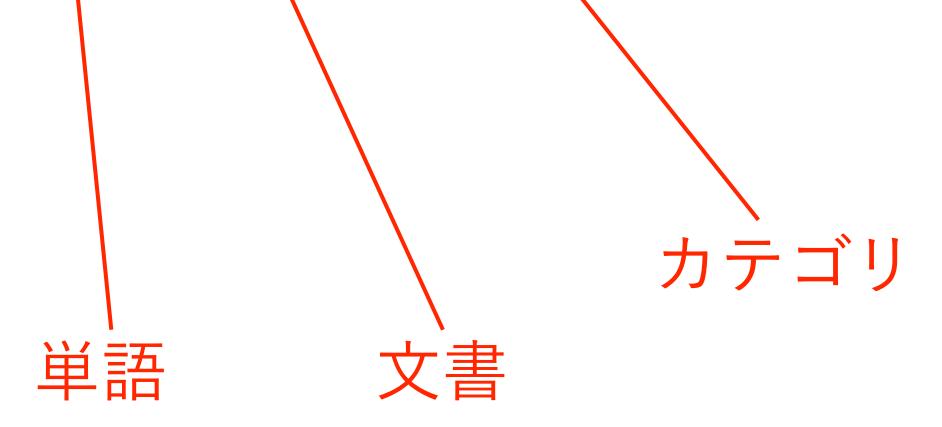
・傘を持っている場合に雨が降っている確率は?

単純ベイズ分類器(Naive Bayes Classifier)

- ・目的:事例のクラス分類(クラスは既知)
 - ・ 特徴の出現頻度(出現確率)からクラスへの分類確率を計算
 - クラスが既知の事例からパラメータを学習

単純ベイズ分類器:テキスト分類の場合

- ・目的:事例のクラス分類(クラスは既知)
 - ・特徴の出現頻度(出現確率)からクラスへの分類確率を計算
 - クラスが既知の事例からパラメータを学習



テキスト分類のための単純ベイズ分類器

- 目的
 - ・ 文書に対して P(カテゴリ|文書) が最大となるカテゴリを求める
 - ・ベイズの定理から以下のように変形:

$$P(カテゴリ \mid 文書) = \frac{P(文書 \mid カテゴリ) \cdot P(カテゴリ)}{P(文書)}$$

- ・ 単一の文書に対して比較を行うならば**分子のみ**を比較すればOK $P(カテゴリ \mid 文書) \propto P(文書 \mid カテゴリ) \cdot P(カテゴリ)$
- ・単語の出現確率を互いに独立として以下のように変形:

$$P($$
文書 | カテゴリ) = $\Pi_i P($ 単語 $_i |$ カテゴリ)

文書からこの確率分布を推定 (学習)

単純ベイズ分類器の種類

- ・単純ベイズ分類器の種類=確率分布の種類
- ・特徴によって複数の種類がある
 - ・特徴が連続値 → ガウス分布 (正規分布)
 - 特徴が二値 → ベルヌーイ分布
 - ・ 特徴が離散値 → 多項分布

[演習]Google Colabで単純ベイズ分類器

[演習] 単純ベイズ分類器を使ってみる

- ・ ここからは Google Colaboratory で作業します。
- ノートブックの説明を見ながら解説します。
- ・ノートブックの指示に応じてこちらの資料に戻って参照します。

単純ベイズ分類器に必要なパッケージ

- Python用パッケージ
 - · scikit-learn:機械学習用パッケージ

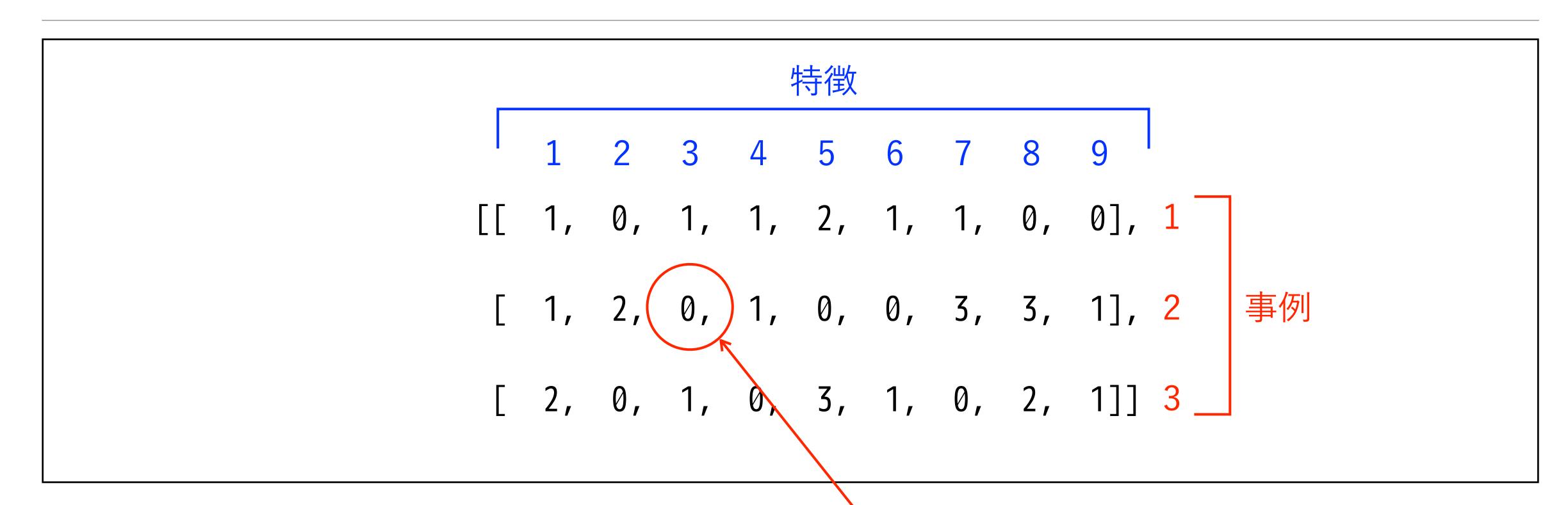
[参考]

・ scikit-learnに含まれる機械学習の種類と利用法について:
http://scikit-learn.org/stable/tutorial/machine learning map

学習セットの用意

学習セット=事例(特徴)+クラス

特徴ベクトルの形式



事例2の特徴3の値が0

テキストの分類

パッケージを読み込む

1. 必要なパッケージを読み込む

```
import numpy as np
from sklearn.naive_bayes import GaussianNB
from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
```

単語の数を数える(BoW)を作成するパッケージ

もっと長いテキスト文書の分類

テキストファイルの準備

- 1. BEEF+からテキストファイルをダウンロード(全部で15ファイル)
- 2. セッションストレージ(左側のファイルのところ)にアップロード