

(一社) 日本官能評価学会ワークショップ

# ベイズ統計学と官能評価

第1回

ベイズ分析・Python・3点識別試験

(日本女子大学)

岡本 安晴

ベイズ分析とは

データ分析のレベル

例： PCR検査

Python入門

感覚の測定とベイズ分析

例： 3点識別試験

# データ分析法のレベル

データ： 理論への依存性 (cf. Godfrey-Smith, 2021)

## データ分布の表現

統計量： 平均値、標準偏差、...

表： 度数分布表、連関表、...

グラフ： ヒストグラム、散布図、...

## 母集団と確率モデル



モーメント法：  $\hat{\mu} = \frac{1}{N} \sum X_i$       $X_i \sim N(\mu, \sigma^2), \theta = (\mu, \sigma)$

検定： 帰無仮説 「 $\theta = \theta_0$ 」

最尤法： 最尤推定値  $\hat{\theta}_{\text{ML}} = \arg \max_{\theta} P(D|\theta)$

ベイズ分析：  $P(\theta, D) = P(\theta)P(D|\theta)$ 、 $P(\theta|D) = P(\theta, D)/P(D)$

## ベイズ分析の基礎式

$P(D; \theta)$  : パラメータ $\theta$ をもつデータ $D$ の生成確率モデル

$P_0(\theta)$  : パラメータ $\theta$ の確率分布 (事前分布)

$P(\theta, D) = P_0(\theta)P(D; \theta)$  : 同時確率分布

$P(\theta) = \int P(\theta, D)dD$  : 周辺確率分布

$$= P_0(\theta) \int P(D; \theta)dD = P_0(\theta)$$

$$P(D|\theta) = \frac{P(\theta, D)}{P(\theta)} = \frac{P_0(\theta)P(D; \theta)}{P_0(\theta)} = P(D; \theta)$$

## PCR検査の場合

	陽性	陰性
感染者	$P(\text{陽性} \text{感染者})$ 感度	$P(\text{陰性} \text{感染者})$
非感染者	$P(\text{陽性} \text{非感染者})$	$P(\text{陰性} \text{非感染者})$ 特異度

	陽性	陰性
感染者	0.7	0.3
非感染者	0.01	0.99

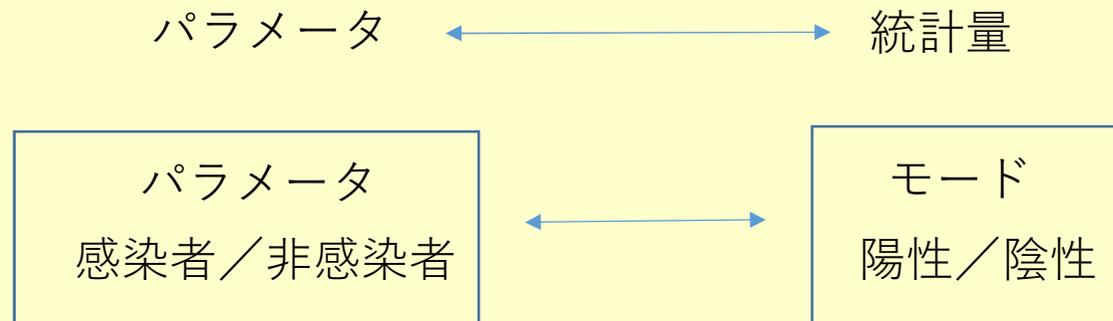
東京大学保健センターウェブサイト「検査」で用いられていた仮想値  
(<https://www.hc.u-tokyo.ac.jp/covid-19/tests/>, 2021.09)

## 記述（データをそのまま）

検査結果が陽性 → 陽性です

検査結果が陰性 → 陰性です

# モーメント法もどき



	陽性	陰性
感染者	0.7	0.3
非感染者	0.01	0.99

感染者のとき、対応する検査結果は「陽性」  
陽性であれば、「感染者である」と推定

非感染者のとき、対応する検査結果は「陰性」  
陰性であれば、「非感染者である」と推定

# 検定

	陽性	陰性
感染者	0.7	0.3
非感染者	0.01	0.99

帰無仮説「非感染者である」

検査結果が「陽性」のとき

$$P(\text{陽性}|\text{帰無仮説}) = 0.01 < 0.05 = 5\%$$

有意水準  $\alpha = 5\%$  で

「帰無仮説（非感染者）」を棄却

$$p\text{値} = 0.01 = 1\%$$

検査結果が「陰性」のとき

$$P(\text{陰性}|\text{帰無仮説}) = 0.99 > 0.05 = 5\%$$

有意水準  $\alpha = 5\%$  で

「帰無仮説（非感染者）」を棄却できない

$$p\text{値} = 0.99 = 99\%$$

対立仮説「感染者である」

$$\text{検定力 } P(\text{陽性}|\text{感染者}) = 0.7 = 70\%$$

# 最尤法

	陽性	陰性
感染者	0.7	0.3
非感染者	0.01	0.99

尤度関数  $L(\theta|D) = P(D|\theta)$

$\theta = (\text{感染者、非感染者})$

$D = (\text{陽性、陰性})$

## 最尤推定値

陽性のとき

感染者 =  $\arg \max_{\theta} P(\text{陽性}|\theta)$

陰性のとき

非感染者 =  $\arg \max_{\theta} P(\text{陰性}|\theta)$

## ベイズ法

	陽性	陰性
感染者 (0.05)	0.7	0.3
非感染者 (0.95)	0.01	0.99

Cf. ステージ 3 の指標：PCR陽性率5%以上

$$\text{同時確率 } P(\theta, D) = P(\theta)P(D|\theta)$$

	陽性	陰性	行和
感染者	$0.7 \times 0.05 = 0.035$	$0.3 \times 0.05 = 0.015$	0.05
非感染者	$0.01 \times 0.95 = 0.0095$	$0.99 \times 0.95 = 0.9405$	0.95
列和 $P(D)$	0.0445	0.9555	1

事後確率  $P(\theta|D) = \frac{P(\theta, D)}{P(D)}$

	感染者	非感染者	行和
陽性	0.7865	0.2135	1.0000
陰性	0.0157	0.9843	1.0000

ベイズ分析はuncertaintyを扱う

A.Gelman, J. Hill, & A. Vehtari (2021). “Regression and Other Stories”

## ベイズ分析法の評価

If, in fact, the sample size at the highest level is small, statistical inferences may not be trustworthy, ... Bayesian methods provide a sensible alternative approach in these cases.

S. Raudenbush & A. S. Bryk (2002). "Hierarchical Linear Models, 2<sup>nd</sup>. Ed." p. 14.

Bayesian statistics suddenly became fashionable, opening new highways for statistical research. Using MCMC, we can now set up and estimate complicated models that describe and solve problems that could not be with traditional methods.

I. Ntzoufras (2009). "Bayesian Modeling Using WinBUGS" p. 2.

Bayesian modeling has become standard and MCMC is well-understood and trusted.

J. Gill (2015). "Bayesian Methods, 3<sup>rd</sup> ed." p. xxv.

# 基本式と手順

$$P(\theta, D) = P(\theta)P(D|\theta)$$

同時確率

事前分布

データ生成モデル  
尤度

事後分布

$$P(\theta|D) = \frac{P(\theta, D)}{P(D)} = \frac{P(\theta)P(D|\theta)}{P(D)}$$

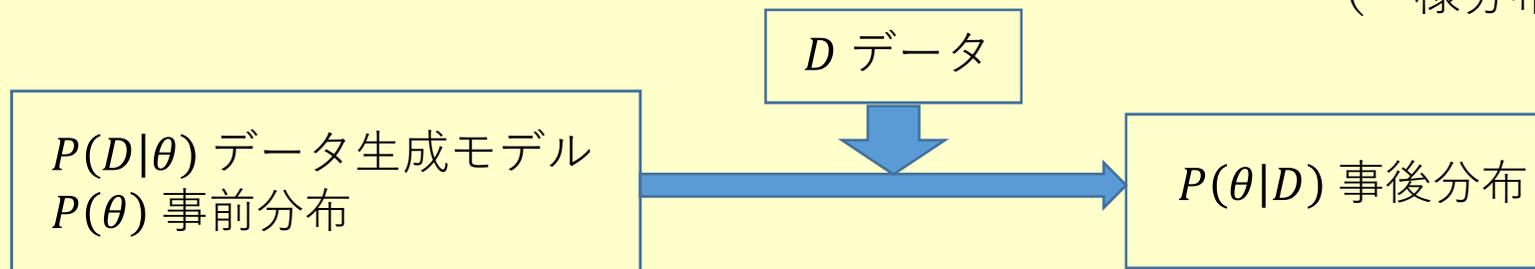
Bayes' rule

$$\propto P(\theta)P(D|\theta)$$

$P(D)$  定数

$$\approx P(D|\theta)$$

$P(\theta) \approx$  定数のとき  
(一様分布)



# ベイズ分析の方法

数学的に解析： 共役事前分布など、数学的解析が  
第 1 回 可能であるという制約がある。

グリッド法： パラメータ数が 1 ～ 2 個と少ない場合。  
第 1 回 事後分布が領域の端に偏っている場合、  
その様子がよく分かる。

## MCMC (Markov chain Monte Carlo)

サンプリング： Stan (2 回目で説明) など  
第 2, 3 回 ソフトウェアにより、幅広い  
範囲のモデルが扱える。

# 数学的に解析：2項分布のベイズ分析

成功確率が  $\theta$ 、失敗確率が  $1 - \theta$ である  $N$ 回の独立な試行において、成功試行数が  $k$  試行、失敗試行数が  $N - k$  試行

2項分布

$$P(k|N, \theta) = {}_N C_k \theta^k (1 - \theta)^{N-k}$$

$$P(\theta|D) \propto P(\theta)P(D|\theta)$$

$$P(\theta) = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \theta^{\alpha-1} (1 - \theta)^{\beta-1} = \text{Beta}(\alpha, \beta)$$

ベータ分布

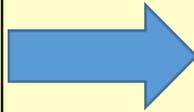
$$P(\theta|D) \propto P(\theta)P(k|N, \theta) \propto \theta^{\alpha+k-1} (1 - \theta)^{\beta+N-k-1}$$

$$\propto \text{Beta}(\alpha + k, \beta + N - k)$$

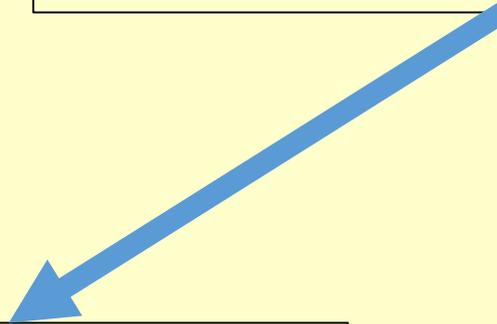
同じ関数族

$P(\theta)$ は、 $P(D|\theta)$ に対して共役 (conjugate) である

グラフの表示  
計算



プログラミング言語



Pythonの紹介

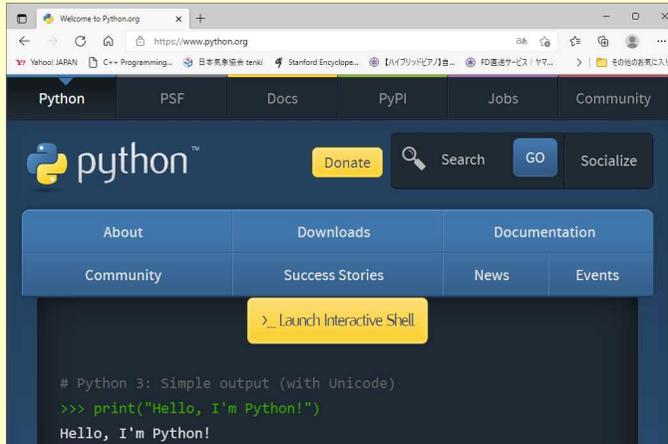
インストールの方法についてのウェブサイト：

<http://y-okamoto-psy1949.la.coocan.jp/Python/tips/UsingPython/>

本講習会用に簡単にインストールする場合：

<http://y-okamoto-psy1949.la.coocan.jp/booksetc/Lec2022BysnPM/SimpleInstall/>

## Pythonのインストール

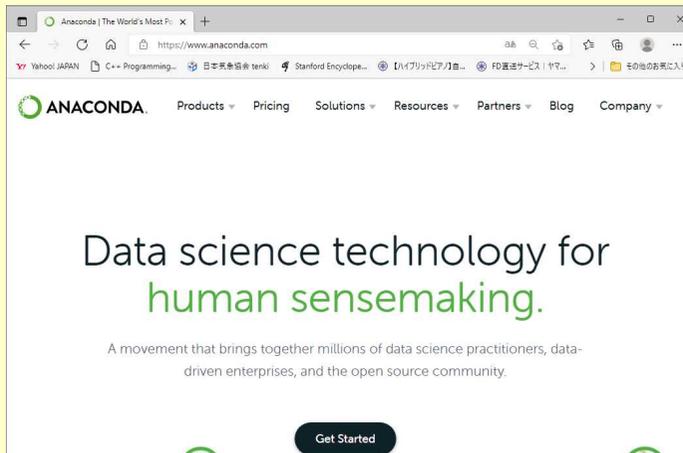


<https://www.python.org/>

最新版がインストールできる

ライブラリのバージョンの  
選択などに注意

無料



<https://www.anaconda.com/>

複数のPython環境が用意できる

Jupyter notebookが使える

個人無料

その他いろいろ

# Anaconda

Individual Edition

## Your data science toolkit

With over 25 million users worldwide, the open-source Individual Edition (Distribution) is the easiest way to perform Python/R data science and machine learning on a single machine. Developed for solo practitioners, it is the toolkit that equips you to work with thousands of open-source packages and libraries.

<https://www.anaconda.com/products/individual>  
(2021.12)

# Pythonのバージョンの選択

<https://www.python.org/> からダウンロードする場合

現在（2021.12）の最新版Python 3.10より1つ前Python 3.9が対応しているライブラリも多く、安定している

<https://www.python.org/downloads/> (2021.12)

## Looking for a specific release?

Python releases by version number:

Release version	Release date
<a href="#">Python 3.10.1</a>	Dec. 6, 2021
<a href="#">Python 3.9.9</a>	Nov. 15, 2021
<a href="#">Python 3.9.8</a>	Nov. 5, 2021
<a href="#">Python 3.10.0</a>	Oct. 4, 2021

## Pythonのバージョン Anacondaの場合

現在（2021.12）、Python 3.9で一応、大丈夫なようである

```
conda create -n py39 python=3.9
```

多くのライブラリの使用を期待するなら、Python 3.8が安全である

```
conda create -n py38 python=3.8
```

# Pythonの使い方

## インタラクティブモード

文単位で実行

プロンプト「>>>」の右側に入力した文が  
Enterキーを押すと実行される。

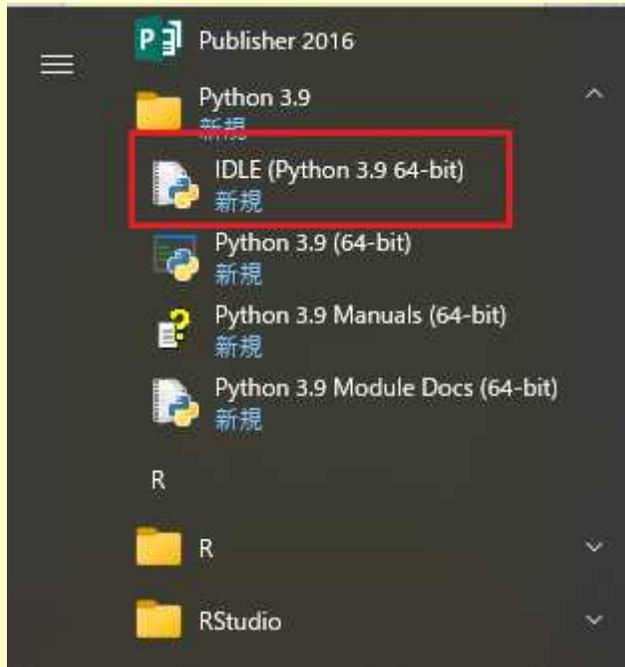
## スクリプトモード

スクリプトファイルの実行

ファイル内のスクリプトが実行される。

## Jupyter Notebook

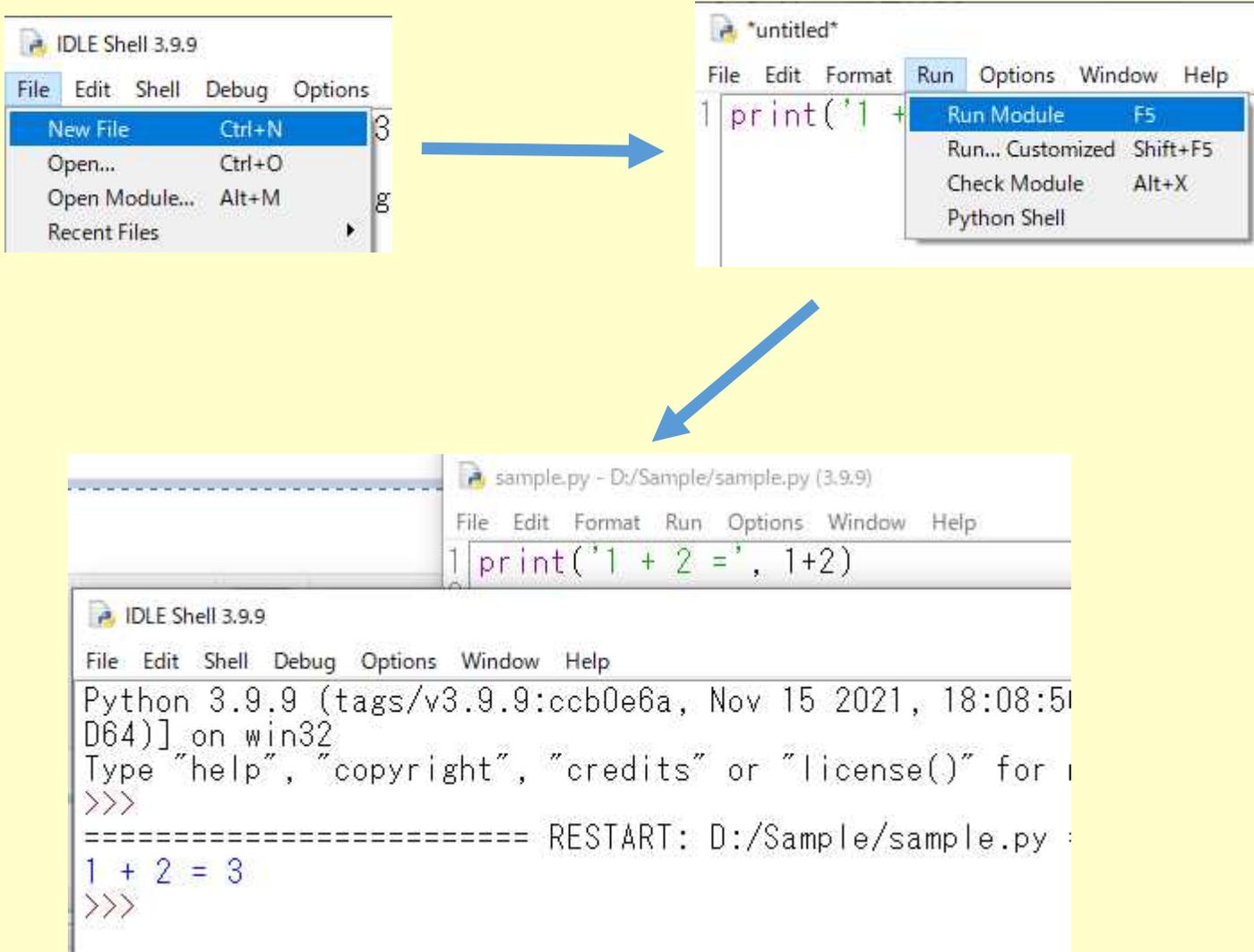
スクリプトを分割したセル単位で実行



```
IDLE Shell 3.9.9
File Edit Shell Debug Options Window Help
Python 3.9.9 (tags/v3.9.9:ccb0e6a
D64)] on win32
Type "help", "copyright", "credit
>>> 1 + 2
3
>>> print('1 + 2 =', 1 + 2)
1 + 2 = 3
>>> |
```

インタラクティブモード

# スクリプトモード



```
PS D:¥Sample> cat sample.py
print('1 + 2 =', 1+2)
PS D:¥Sample> python sample.py
1 + 2 = 3
PS D:¥Sample>
```

スクリプトモード

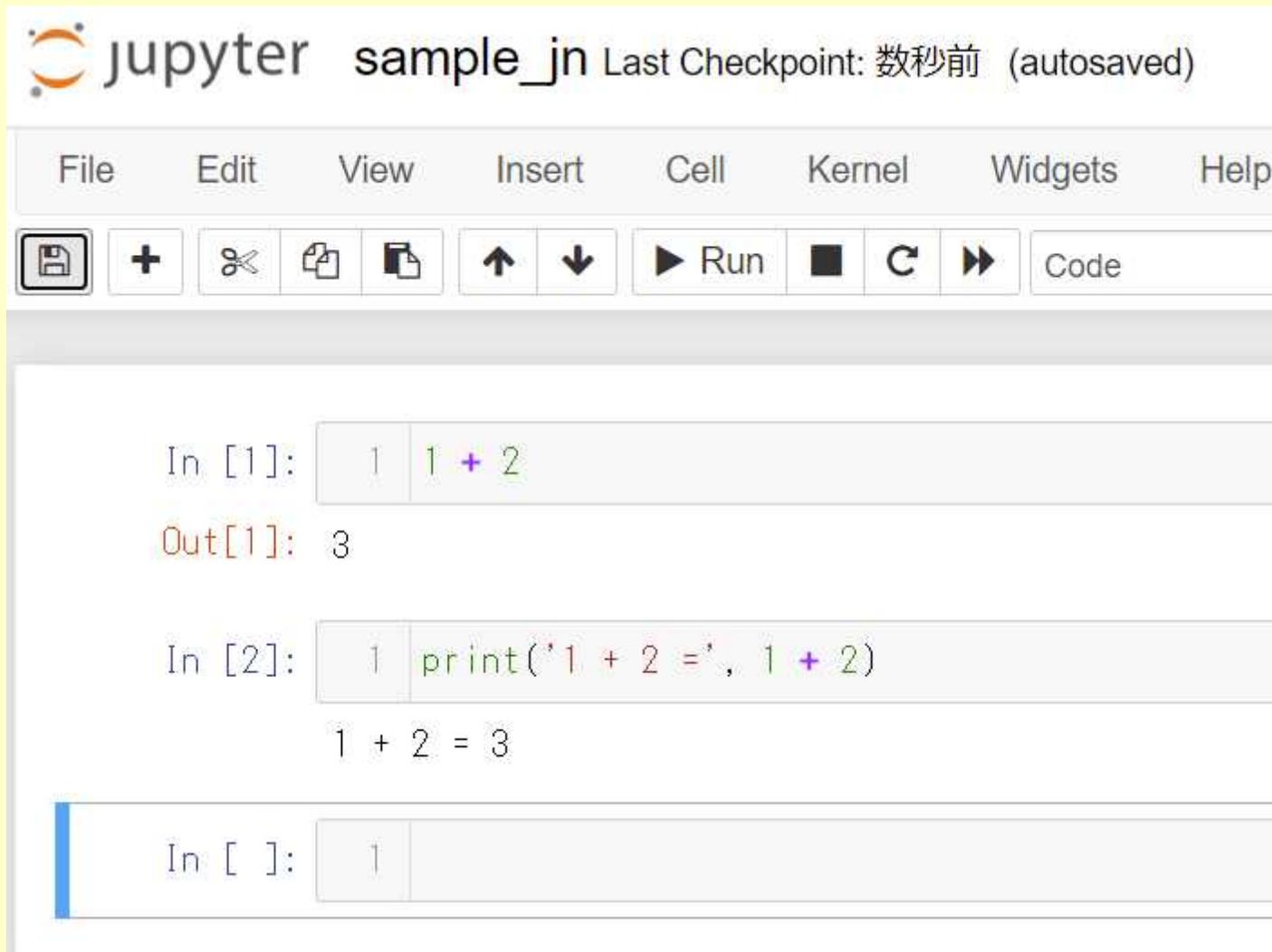
```
CA コマンドプロンプト
Microsoft Windows [Version 10.0.19042.1348]
(c) Microsoft Corporation. All rights reserved.

C:¥Users¥Yasuharu>python
Python 3.9.9 (tags/v3.9.9:ccb0e6a, Nov 15 2021, 18
Type "help", "copyright", "credits" or "license" f
>>> 1 + 2
3
>>> print('1 + 2 =', 1+2)
1 + 2 = 3
>>> exit()

C:¥Users¥Yasuharu>
```

インタラクティブモード

# Jupyter notebook



The screenshot displays the Jupyter notebook interface for a file named 'sample\_jn'. The top bar shows the Jupyter logo and the text 'Last Checkpoint: 数秒前 (autosaved)'. Below this is a menu bar with options: File, Edit, View, Insert, Cell, Kernel, Widgets, and Help. A toolbar contains icons for saving, adding cells, cutting, copying, pasting, moving up/down, running, and refreshing, along with a 'Code' button. The main area shows three code cells. The first cell contains the code '1 + 2' and has an output of '3'. The second cell contains the code 'print('1 + 2 =', 1 + 2)' and has an output of '1 + 2 = 3'. The third cell is currently empty, showing only '1' in the input field.

jupyter sample\_jn Last Checkpoint: 数秒前 (autosaved)

File Edit View Insert Cell Kernel Widgets Help

Save + Cut Copy Paste Up Down Run Stop Refresh Code

In [1]: 1 1 + 2

Out[1]: 3

In [2]: 1 print('1 + 2 =', 1 + 2)

1 + 2 = 3

In [ ]: 1

## 名前／識別子

文字 (a~z、A~Z)、下線 ( \_ ) で始まり、  
0 個以上の文字、下線、数字 (0~9) が続く並び。  
大文字と小文字は区別される。

## データの基本型

整数                    ピリオドを含まない形式で表される。

実数                    ピリオドを含む形式で表される。

文字列                「'」、「"」で挟む。1 行以内。

「"""」で挟む。複数行に亘ることができる。

間に何も文字がない「"""」などは空の文字列である。

## 整数型と実数型の例

```
>>> a = 1
>>> b = 2
>>> a+b
3
>>> a = 1.0
>>> b = 2.
>>> c = .3
>>> a+b+c
3.3
>>>
```

```
>>> 1 + 2
3
>>> 1 - 2
-1
>>> 2 * 3
6
>>> 5 // 2
2
>>> 5 / 2
2.5
>>> 1.0 + 3.0
4.0
>>> 5.0 - 2.0
3.0
>>> 2.0 * 3.0
6.0
>>> 5.0 / 3.0
1.6666666666666667
>>> 5.0 // 3.0
1.0
>>> 5.0 % 3.0
2.0
>>> 5 % 3
2
>>>
```

## 文字列型の例

```
>>> x = 'A'
>>> y = "BCD"
>>> z = ""123""
>>> x+y+z
'ABCD123'
>>>
```

```
>>> s = 'abc'
>>> s[0]
'a'
>>> s[2]
'c'
>>>
```

## 入力input

数字の入力は文字列として扱われる

```
>>> a = input('a = ')
a = 1
>>> b = input('b = ')
b = 2
>>> a+b
'12'
>>> int(a) + int(b)
3
>>>
```

## 出力print

指定した出力の後の出力は

endパラメータで指定

endパラメータが無いときは、

end = '\n'と同じ

```
>>> print('abc'); print('xyz')
abc
xyz
>>> print('abc', end = ''); print('xyz')
abcxyz
>>> print('abc', end = '/'); print('xyz')
abc/xyz
>>>
```

タプル

() 内に値をコンマ,で区切って  
並べる

() は無くてもよい

タプル内の値は変えられない

```
>>> a = (1, 2, 3)
>>> a
(1, 2, 3)
>>> b = 1, 2, 3
>>> b
(1, 2, 3)
>>> a[0]
1
>>> b[2]
3
>>> a[0] = 10
Traceback (most recent call last):
  File "<stdin>", line 1, in <module>
TypeError: 'tuple' object does not
support item assignment
>>>
```

リスト

[]内に値をコンマ,で区切って  
並べる。

リスト内の値は変更できる

```
>>> x = [1, 2, 3]
>>> x[0]
1
>>> x[1] = 10
>>> x
[1, 10, 3]
>>>
```

辞書

{ } 内に、「キー: 値」の組を並べる

キーの値を指定することにより、対応する値が読み出せる

キーに対応する位置の値を変更することもできる

```
>>> d = {1: 'A', 2: 'B', 3: 'C'}
>>> d
{1: 'A', 2: 'B', 3: 'C'}
>>> d[2]
'B'
>>> d[3] = 100
>>> d
{1: 'A', 2: 'B', 3: 100}
>>>
```

for文

for 変数 in イテラブル オブジェクト:

    スイート (suite)

    スイートが複数の文からなるときは  
    字下げによりまとめる

Sample1.py

```
for i in [1, 2, 3]:  
    print(i)
```

while文の例、参照

```
PS V:¥xxxxx¥Lecture_1> python sample1.py  
1  
2  
3
```

while文

while 条件:

    スイート

Sample2.py

```
i = 1  
while i <= 3:  
    print(i)  
    i += 1  
  
print('OK!')
```

```
PS V:¥xxxxx¥Lecture_1> python sample2.py  
1  
2  
3  
OK!  
PS V:¥xxxxx¥Lecture_1>
```

break スイートの外に飛び出す

continue スイートの最後まで処理を飛ばす

Sample3.py

```
i = 0
while True:
    i += 1
    if i > 15:
        break
    if 3 < i and i < 9:
        continue
    print(i)
print('Good-bye!')
```

```
PS V:¥xxxxx¥Lecture_1> python sample3.py
1
2
3
9
10
11
12
13
14
15
Good-bye!
PS V:¥xxxxx¥Lecture_1>
```

## ライブラリのインストール

pipコマンドの場合

pip install ライブラリパッケージ名の並び

```
PS V:¥xxxxx¥Lecture_1> pip install numpy matplotlib scipy seaborn
```

condaコマンドの場合

conda install ライブラリパッケージ名の並び

```
(base) PS V:¥xxxxx¥Lecture_1> conda install numpy matplotlib scipy seaborn
```

## リストとnumpyの配列ndarray型 (n次元配列)

```
>>> a = [1,2,3]
>>> a * 3
[1, 2, 3, 1, 2, 3, 1, 2, 3]
>>> b = [5,6,7]
>>> a + b
[1, 2, 3, 5, 6, 7]
>>> import numpy
>>> x = numpy.array([1,2,3])
>>> x * 3
array([3, 6, 9])
>>> y = numpy.array([5,6,7])
>>> x + y
array([ 6,  8, 10])
>>> import numpy as np
>>> np.array([10,20,30]) * 2
array([20, 40, 60])
```

← リスト

← Narray型配列

## 講習者のサンプルスクリプト

<http://y-okamoto-psy1949.la.coocan.jp/Python/sampleprgs/SmplStat/>

<http://y-okamoto-psy1949.la.coocan.jp/Python/sampleprgs/DrawGraphs/>

<http://y-okamoto-psy1949.la.coocan.jp/Python/sampleprgs/KdeBoxViolin/>

岡本安晴「いまさら聞けないPythonでデータ分析」丸善出版

計量心理学、心理物理学関係のPythonスクリプトは、拙著  
岡本安晴「心理学データ分析と測定」勁草書房  
のウェブサイト

<http://y-okamoto-psy1949.la.coocan.jp/booksetc/pm2010/>  
に用意している

# Pythonのドキュメント

英語

<https://docs.python.org/3/>

日本語

<https://docs.python.org/ja/3/>

# 数学的に解析：2項分布のベイズ分析

成功確率が  $\theta$ 、失敗確率が  $1 - \theta$ である  $N$ 回の独立な試行において、成功試行数が  $k$  試行、失敗試行数が  $N - k$  試行

2項分布

$$P(k|N, \theta) = {}_N C_k \theta^k (1 - \theta)^{N-k}$$

$$P(\theta|D) \propto P(\theta)P(D|\theta)$$

$$P(\theta) = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \theta^{\alpha-1} (1 - \theta)^{\beta-1} = \text{Beta}(\alpha, \beta)$$

ベータ分布

$$P(\theta|D) \propto P(\theta)P(k|N, \theta) \propto \theta^{\alpha+k-1} (1 - \theta)^{\beta+N-k-1}$$

$$\propto \text{Beta}(\alpha + k, \beta + N - k)$$

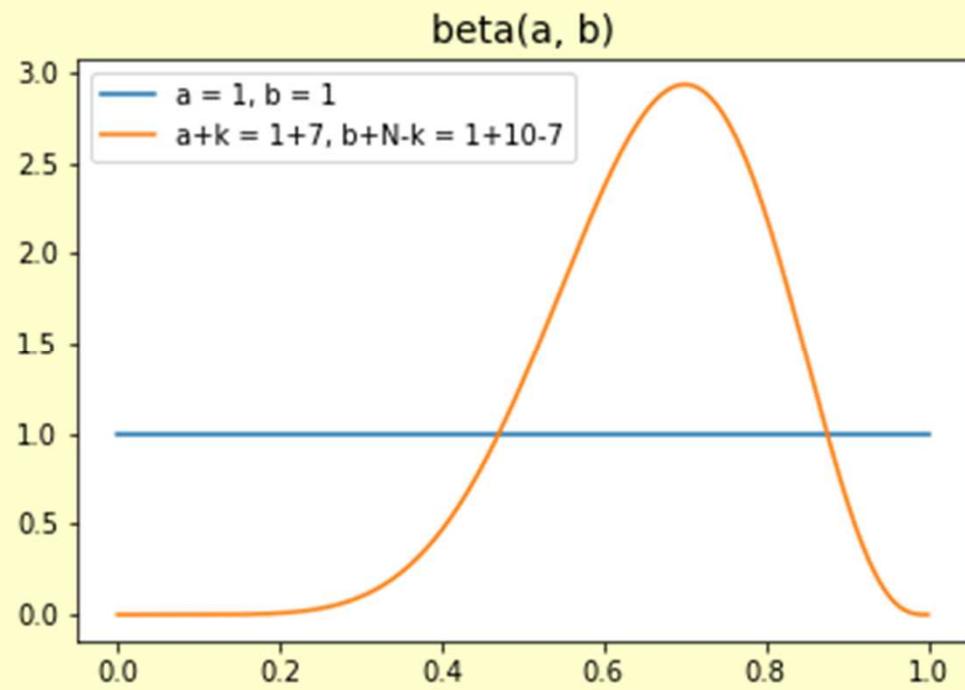
同じ関数族

$P(\theta)$ は、 $P(D|\theta)$ に対して共役 (conjugate) である

$$P(\theta) = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \theta^{\alpha-1} (1 - \theta)^{\beta-1} = \text{Beta}(\alpha, \beta)$$

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import scipy.stats as ss

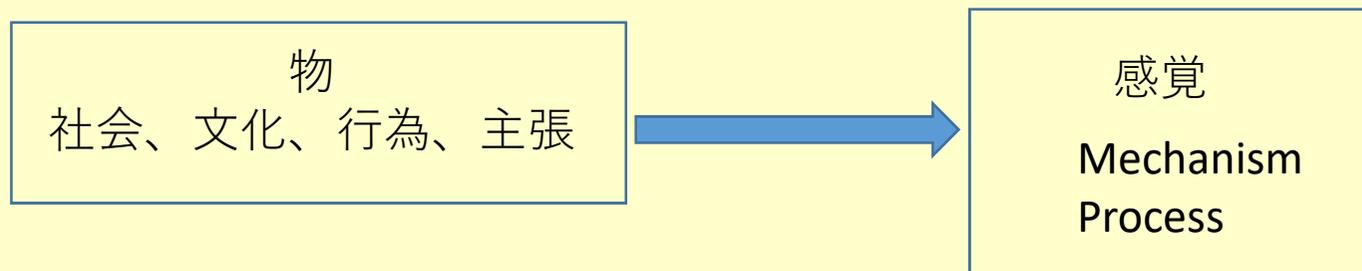
x_thetas = np.linspace(0.0, 1.0, 1001)
print(x_thetas[0], x_thetas[-1])
a = 1.0; b = 1.0
y_prior = ss.beta.pdf(x_thetas, a, b)
plt.plot(x_thetas, y_prior, label = 'a = 1, b = 1')
k = 7; N = 10
y_post = ss.beta.pdf(x_thetas, a + k, b + N - k)
plt.plot(x_thetas, y_post, label = 'a+k = 1+7, b+N-k = 1+10-7')
plt.legend()
plt.title('beta(a, b)', fontsize = 14)
plt.savefig('Betas.png')
plt.show()
```



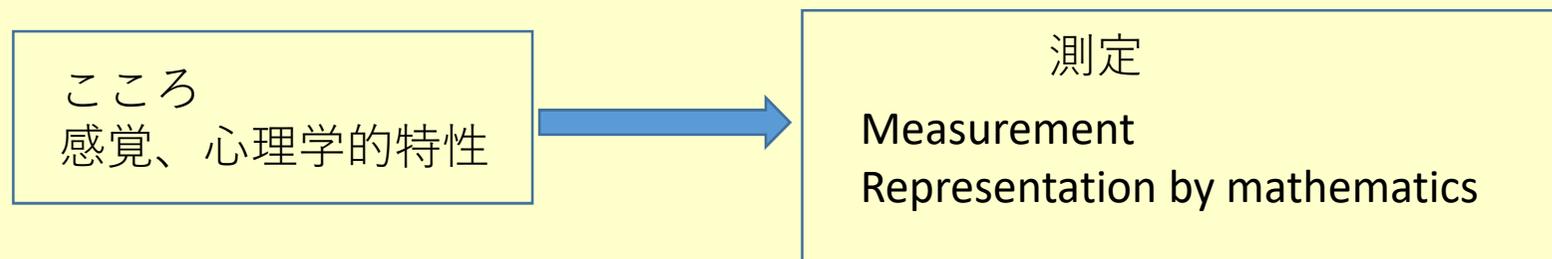
# 3点識別試験 (Triangular Test)

## 3AFC Oddity Task

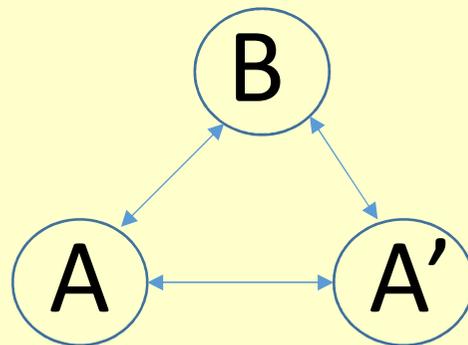
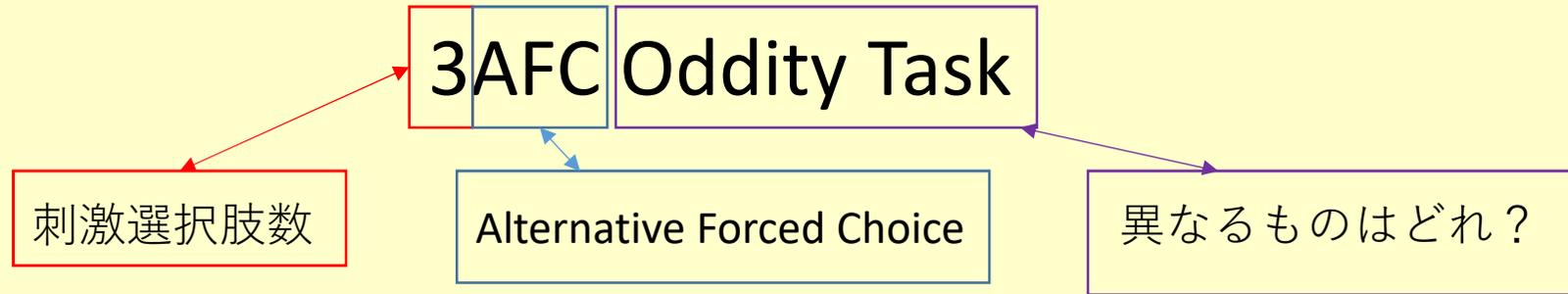
### 心理物理学



### 計量心理学



# 3点識別試験 (Triangular test/method)



異なるものはどれ?

物理的には  $A=A' \neq B$

# 3点識別試験 (Triangular Test)

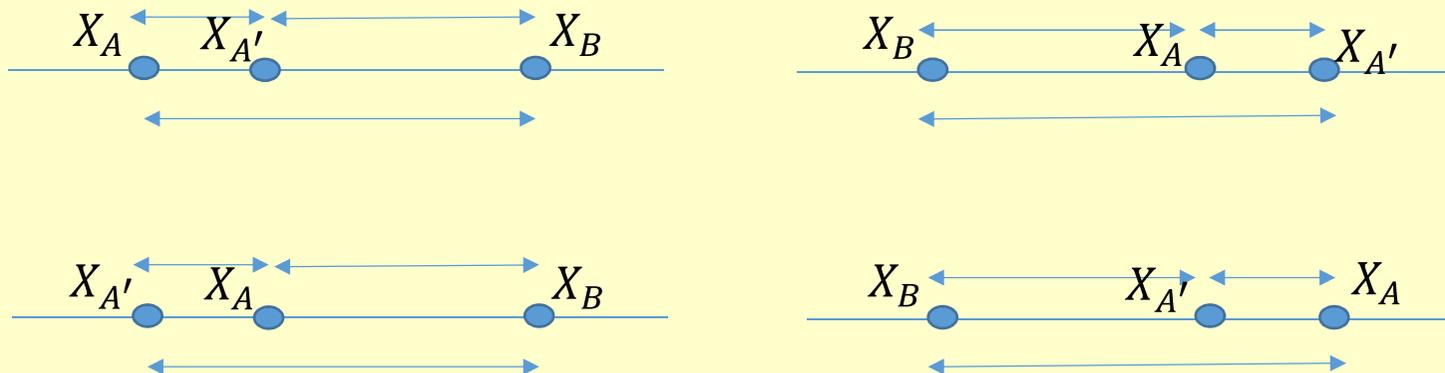
## 3AFC Oddity Task

2つの同じ刺激AとA'、および少し異なる刺激Bの3つの刺激を提示  
他の2つと異なる1つを選ぶ

$$A: X_A \sim N(\mu, \sigma^2) \quad A': X_{A'} \sim N(\mu, \sigma^2) \quad B: X_B \sim N(\mu + d', \sigma^2)$$

Bが選ばれるとき

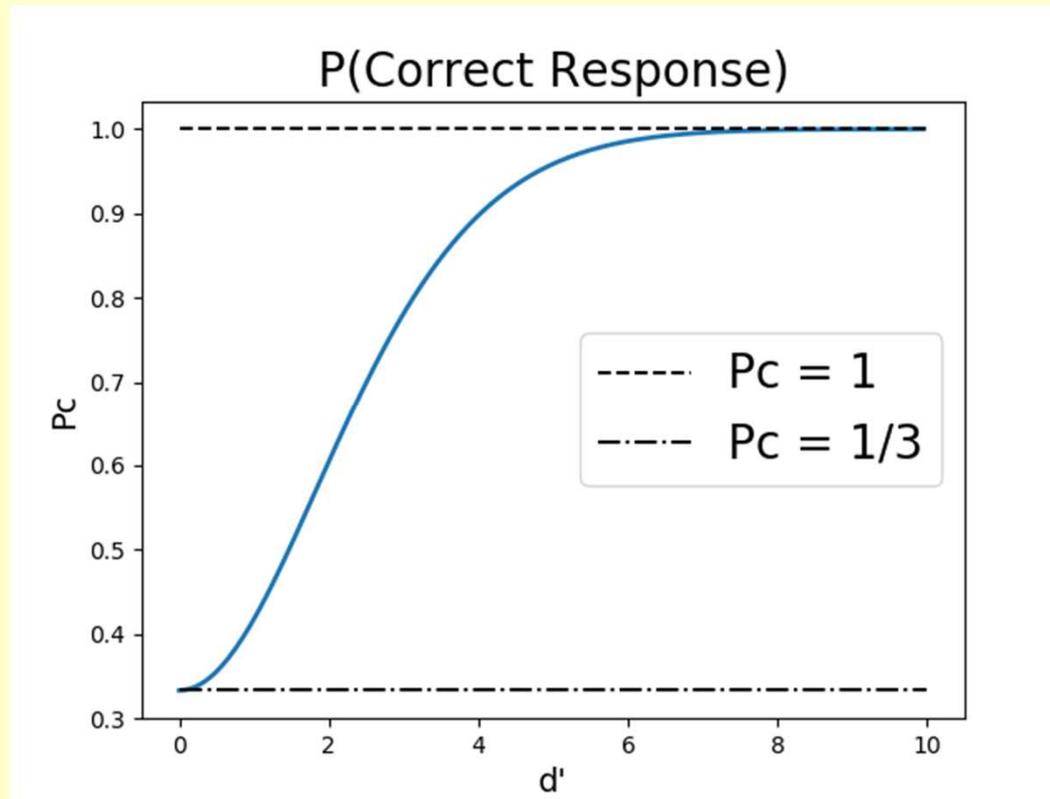
$$|X_A - X_{A'}| < |X_A - X_B| \quad \text{かつ} \quad |X_A - X_{A'}| < |X_{A'} - X_B|$$



# 正しく $B$ が選ばれる確率 $P_C$

Frijters et al. (1980). Perception & Psychophysics, 27, 176-178.

$$P_C = 2 \int_0^{\infty} \left[ \Phi \left( -u\sqrt{3} + d'\sqrt{2/3} \right) + \Phi \left( -u\sqrt{3} - d'\sqrt{2/3} \right) \right] e^{-1/2 \cdot u^2} / \sqrt{2\pi} du$$



```

import numpy as np; import scipy.stats as ss; import scipy.integrate as si
import scipy.optimize as so; import matplotlib.pyplot as plt
CumPhi = ss.norm.cdf

class k_Pc:
    def __init__(self, d):
        self.d = d
    def f(self,u):
        v = (CumPhi(-u*(3**0.5) + self.d * ((2/3)**0.5))
            + CumPhi(-u*(3**0.5) - self.d * ((2/3)**0.5))) ¥
            * np.exp(-0.5 * (u**2)) / ((2.0*np.pi)**0.5)
        return v

def f_Pc(d):
    int_k_Pc = k_Pc(d); v = si.quad(int_k_Pc.f, 0.0, +np.inf)
    return v[0] * 2.0

plt.title('P(Correct Response)', fontsize = 20)
dvalues = np.arange(0.0, 10.0, 0.05)
PcValues = [f_Pc(d) for d in dvalues]
plt.plot(dvalues, PcValues, linewidth = 2)
plt.plot([0.0, 10.0], [1.0, 1.0], 'k--', label = 'Pc = 1')
plt.plot([0.0, 10.0,], [1/3, 1/3], 'k-.', label = 'Pc = 1/3')
plt.xlabel("d", fontsize = 14)
plt.ylabel('Pc', fontsize = 14)
plt.legend(fontsize = 20); plt.savefig('FigTriPF.png'); plt.show()

```

# パラメータの推定

データ数  $N$

正答数  $k$

正答確率  $P_C$

二項分布  $P(k|P_C) = \binom{N}{k} P_C^k (1 - P_C)^{N-k}$

信号検出理論：パラメータ  $d'$  (感覚差)

$$P_C(d') = 2 \int_0^{\infty} \left[ \Phi(-u\sqrt{3} + d'\sqrt{2/3}) + \Phi(-u\sqrt{3} - d'\sqrt{2/3}) \right] e^{-1/2 \cdot u^2} / \sqrt{2\pi} du$$

$$d' \longrightarrow P_C \longrightarrow P(k|P_C) = P(k|d')$$

事後分布  $P(d'|k) \propto P_0(d')P(k|d')$

```

import numpy as np; import scipy.integrate as si
import scipy.stats as ss; import matplotlib.pyplot as plt
N = 50; k = 30
class Triangular:
    def __init__(self, d_prime):
        self.d_prime = d_prime
    def func(self, u):
        v = ss.norm.cdf(-u * (3.0**0.5) + self.d_prime * ((2/3)**0.5)) +
            ss.norm.cdf(-u * (3.0**0.5) - self.d_prime * ((2/3)**0.5))
        return v * np.exp(-0.5 * (u**2)) / ((2.0 * np.pi)**0.5)

def Pc_d_prime(d_prime):
    d_func = Triangular(d_prime).func
    return 2 * si.quad(d_func, 0.0, +np.inf)[0]

dprimes = np.linspace(0, 10, 1001)
postPdprime = np.empty(len(dprimes))
for i in range(len(dprimes)):
    if i % 100 == 0:
        print('{0:}/ {1:} '.format(i, len(dprimes))) #, end = '¥r')
    Pc = Pc_d_prime(dprimes[i])
    postPdprime[i] = (Pc ** k) * ((1 - Pc) ** (N - k))
postPdprime = (postPdprime / np.sum(postPdprime))

for i in range(len(dprimes)):
    postPdprime[i] = (dprimes[i] ** k) * ((1 - dprimes[i]) ** (N - k))
postPdprime = (postPdprime / np.sum(postPdprime))

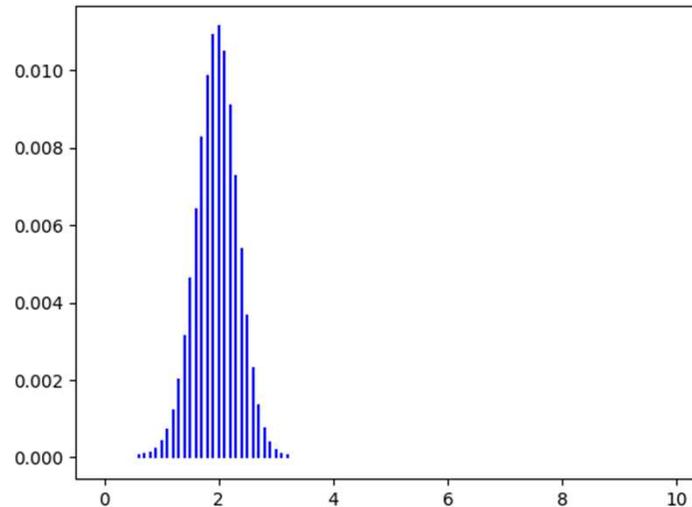
```

**N = 50; k = 30**

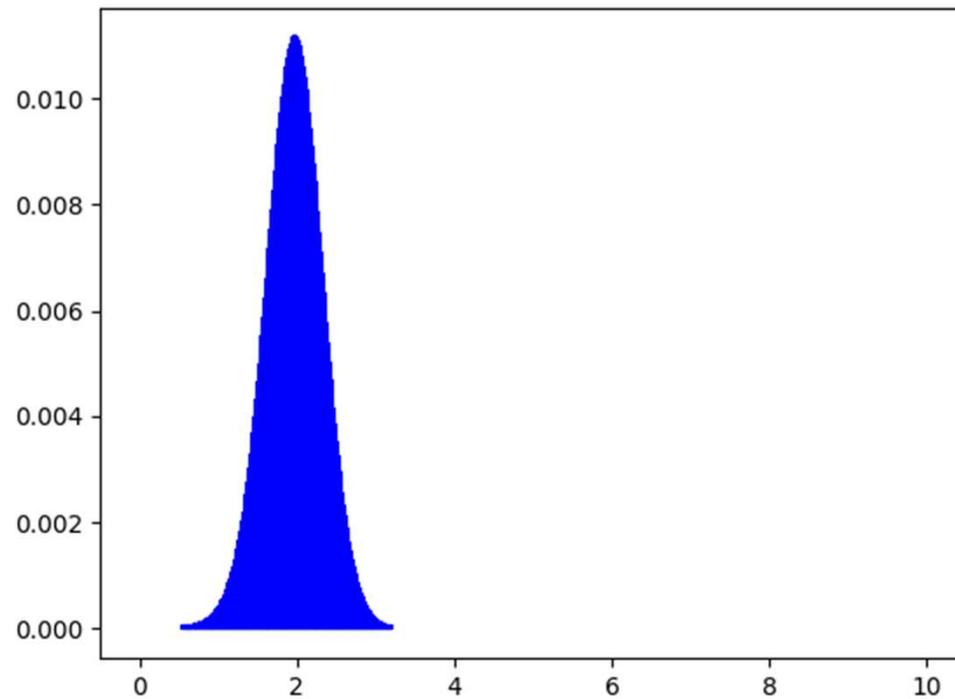
$$P(d'|k) \propto P_0(d')P(k|d')$$

$$P_0(d') = \text{const}$$

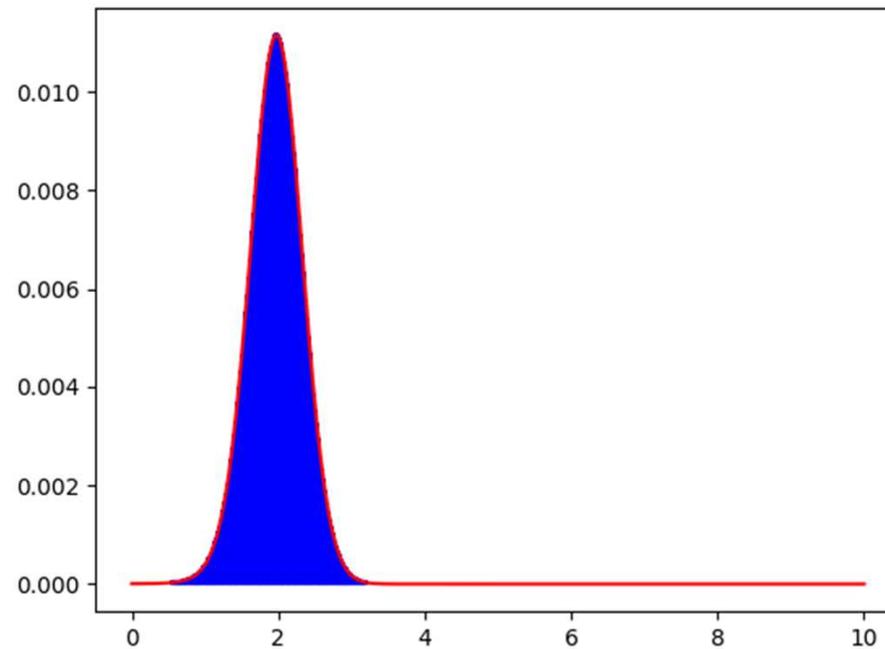
```
for i in range(len(dprimes)):  
    if i % 10 == 0:  
        plt.plot([dprimes[i], dprimes[i]], [0, postPdprime[i]], c = 'b')  
plt.savefig('FigPostD_prime.png')  
plt.show()
```



```
for i in range(len(dprimes)):  
    plt.plot([dprimes[i], dprimes[i]], [0, postPdprime[i]], c = 'b')  
plt.savefig('FigPostD_primeAll.png')  
plt.show()
```



```
for i in range(len(dprimes)):
    plt.plot([dprimes[i], dprimes[i]], [0, postPdprime[i]], c = 'b')
plt.plot(dprimes, postPdprime, c = 'r')
plt.savefig('FigPostD_primeLine.png')
plt.show()
```

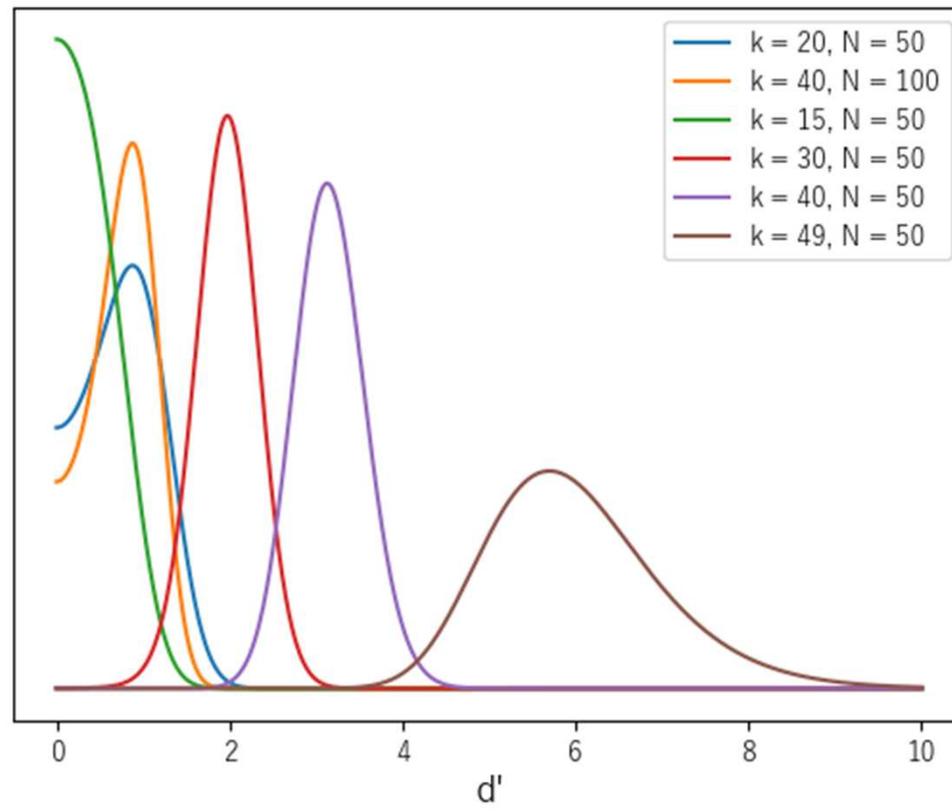


```

dprimes = np.linspace(0, 10, 1001)
Pc = np.empty(len(dprimes))
for i in range(len(dprimes)):
    if i % 100 == 0:
        print('{0:}/{1:} '.format(i, len(dprimes))) #, end = '¥r')
    Pc[i] = Pc_d_prime(dprimes[i])
ks = [20, 40, 15, 30, 40, 49]
Ns = [50, 100, 50, 50, 50, 50]
for k, N in zip(ks, Ns):
    postPdprime = np.empty(len(dprimes))
    for i in range(len(dprimes)):
        postPdprime[i] = (Pc[i] ** k) * ((1 - Pc[i]) ** (N - k))
    postPdprime = (postPdprime / np.sum(postPdprime))
    plt.plot(dprimes, postPdprime, label = f'k = {k}, N = {N}')
plt.legend(); plt.yticks([]); plt.xlabel("d", fontsize = 14)
plt.title('事後分布', fontsize = 16); plt.savefig('PostMulti.png')
plt.show(); plt.yticks([]); plt.xlabel("d", fontsize = 14)
plt.title('事後分布', fontsize = 16)
plt.savefig('PostMulti.png'); plt.show()

```

### 事後分布



## 参考資料

### データと理論

P. Godfrey-Smith (2021). Theory and reality, second edition.  
The University of Chicago Press.

### Python

J. V. Guttag (2016). Introduction to computation and programming Using Python: With application to understanding data, second edition. The MIT Press

### ベイズ分析

A. Gelman, J. B. Carlin, H. S. Stern, D. B. Dunson,  
A. Vehtari, & D. B. Rubin (2014). Bayesian data analysis,  
third edition. CRC Press. Pp. 6-7.

<http://www.stat.columbia.edu/~gelman/book/>  
for non-commercial purposes

岡本安晴 「いまさら聞けないPythonでデータ分析」  
丸善出版、pp. 172-177.

# まとめ

ベイズ分析

パラメータの情報とデータの情報をもとめて分析

Python

データ分析のスク립トが容易に書ける

スク립ト例

3点識別試験における $d'$ の分析

サンプルスク립ト `sample_1.zip` のダウンロード・ウェブサイト  
<http://y-okamoto-psy1949.la.coocan.jp/booksetc/Lec2022BysnPM/>

# 次回 予告

## Stan入門

3点識別試験のStanによる分析  
ロジスティック回帰分析

第2回までにStanをインストールしておくことが望ましい。

参考資料のウェブサイト

<http://y-okamoto-psy1949.la.coocan.jp/booksetc/Lec2022BysnPM/>