確率モデル入門 確率の用語整理、確率変数、確率分布

nepia

2020/05/30

講義(セミナー前半) 40~60分

講義(セミナー前半) 40~60分

目標

確率がわかり、確率モデルが身近になること

講義(セミナー前半)40~60分

目標

確率がわかり、確率モデルが身近になること

アジェンダ

- ▶ 試行
- ▶ 標本空間と事象
- 確率変数
- ▶ 確率分布
 - ▶ 離散確率分布
 - ▶ 連続確率分布

全体の構成

- ▶ なぜ「確率」が必要なのか?
- 確率の用語整理
- ▶ 確率変数、確率分布
- ▶ 離散確率分布、連続確率分布
- ▶ Python で例を見る
 - ▶ 離散確率分布
 - ▶ 連続確率分布
 - 観測データの分布への収束
- ▶ まとめ
- ハンズオン

▶ 「記述統計」ならば「確率」は不要でした

- ▶ 「記述統計」ならば「確率」は不要でした
 - ▶ ヒストグラムを書いてデータを概観する
 - ▶ 平均値、中央値を算出してデータの中心傾向を知る
 - ▶ 分散を算出してデータの散らばり具合を知る

- ▶ 「記述統計」ならば「確率」は不要でした
 - ▶ ヒストグラムを書いてデータを概観する
 - ▶ 平均値、中央値を算出してデータの中心傾向を知る
 - ▶ 分散を算出してデータの散らばり具合を知る

これだけならば、確率の知識は不要!

▶ しかし踏み込んで "背後の法則" を考えたい

- ▶ しかし踏み込んで "背後の法則" を考えたい
- 「統計モデル」になぜ興味があるのか

- ▶ しかし踏み込んで "背後の法則" を考えたい
- ▶ 「統計モデル」になぜ興味があるのか
 - ▶ データそのものではなく、 その背後にある "原則" "真理" が知りたいから

- ▶ しかし踏み込んで "背後の法則" を考えたい
- 「統計モデル」になぜ興味があるのか
 - ▶ データそのものではなく、 その背後にある "原則" "真理" が知りたいから
 - ▶ しかも"定量的"に知りたい

- ▶ しかし踏み込んで "背後の法則" を考えたい
- 「統計モデル」になぜ興味があるのか
 - ▶ データそのものではなく、 その背後にある "原則" "真理" が知りたいから
 - ▶ しかも"定量的"に知りたい 正規分布だとして

- ▶ しかし踏み込んで "背後の法則" を考えたい
- ▶ 「統計モデル」になぜ興味があるのか
 - ▶ データそのものではなく、 その背後にある "原則" "真理" が知りたいから
 - ▶ しかも"定量的"に知りたい 正規分布だとして
 - ・平均はいくつなのか

- ▶ しかし踏み込んで "背後の法則" を考えたい
- 「統計モデル」になぜ興味があるのか
 - ▶ データそのものではなく、 その背後にある "原則" "真理" が知りたいから
 - ▶ しかも"定量的"に知りたい 正規分布だとして
 - ・平均はいくつなのか
 - ・その平均はどれくらい信頼できるのか

- ▶ しかし踏み込んで "背後の法則" を考えたい
- 「統計モデル」になぜ興味があるのか
 - ▶ データそのものではなく、 その背後にある "原則" "真理" が知りたいから
 - ▶ しかも"定量的"に知りたい 正規分布だとして
 - ・平均はいくつなのか
 - ・その平均はどれくらい信頼できるのか「サンプル数が多いほど信頼できる」とは言うけれど?

- ▶ しかし踏み込んで "背後の法則" を考えたい
- 「統計モデル」になぜ興味があるのか
 - ▶ データそのものではなく、 その背後にある "原則" "真理" が知りたいから
 - ▶ しかも"定量的"に知りたい 正規分布だとして
 - ・平均はいくつなのか
 - ・その平均はどれくらい信頼できるのか「サンプル数が多いほど信頼できる」とは言うけれど?
- 「統計モデリング」では

- ▶ しかし踏み込んで "背後の法則" を考えたい
- 「統計モデル」になぜ興味があるのか
 - ▶ データそのものではなく、 その背後にある "原則" "真理" が知りたいから
 - ▶ しかも"定量的"に知りたい 正規分布だとして
 - ・平均はいくつなのか
 - ・その平均はどれくらい信頼できるのか「サンプル数が多いほど信頼できる」とは言うけれど?
- 「統計モデリング」では

- ▶ しかし踏み込んで "背後の法則" を考えたい
- 「統計モデル」になぜ興味があるのか
 - ▶ データそのものではなく、 その背後にある "原則" "真理" が知りたいから
 - ▶ しかも"定量的"に知りたい 正規分布だとして
 - ・平均はいくつなのか
 - ・その平均はどれくらい信頼できるのか「サンプル数が多いほど信頼できる」 とは言うけれど?
- ▶ 「統計モデリング」では
 - ▶ 実世界のデータから筋のよい「確率モデル」を記述したい
 - ▶ そのモデルがどれくらい本当なのかを議論したい

- ▶ しかし踏み込んで "背後の法則" を考えたい
- ▶ 「統計モデル」になぜ興味があるのか
 - ▶ データそのものではなく、 その背後にある "原則" "真理" が知りたいから
 - ▶ しかも"定量的"に知りたい 正規分布だとして
 - ・平均はいくつなのか
 - ・その平均はどれくらい信頼できるのか「サンプル数が多いほど信頼できる」とは言うけれど?
- ▶ 「統計モデリング」では
 - ▶ 実世界のデータから筋のよい「確率モデル」を記述したい
 - ▶ そのモデルがどれくらい本当なのかを議論したい

データがまず与えられる。

- ▶ しかし踏み込んで "背後の法則" を考えたい
- 「統計モデル」になぜ興味があるのか
 - ▶ データそのものではなく、 その背後にある "原則" "真理" が知りたいから
 - ▶ しかも"定量的"に知りたい 正規分布だとして
 - ・平均はいくつなのか
 - ・その平均はどれくらい信頼できるのか「サンプル数が多いほど信頼できる」とは言うけれど?
- ▶ 「統計モデリング」では
 - ▶ 実世界のデータから筋のよい「確率モデル」を記述したい
 - ▶ そのモデルがどれくらい本当なのかを議論したい

データがまず与えられる。 その背後にある "原則" "真理" を考える。

- ▶ しかし踏み込んで "背後の法則" を考えたい
- ▶ 「統計モデル」になぜ興味があるのか
 - ▶ データそのものではなく、 その背後にある "原則" "真理" が知りたいから
 - ▶ しかも"定量的"に知りたい 正規分布だとして
 - ・平均はいくつなのか
 - ・その平均はどれくらい信頼できるのか「サンプル数が多いほど信頼できる」とは言うけれど?
- ▶ 「統計モデリング」では
 - ▶ 実世界のデータから筋のよい「確率モデル」を記述したい
 - ▶ そのモデルがどれくらい本当なのかを議論したい

データがまず与えられる。

その背後にある "原則" "真理" を考える。

→ 考える材料として確率の知識が必要!

※かいつまんで紹介

※かいつまんで紹介

> 試行 (trial)

実験や観測などを行うことです。確率モデルに基づいて論理展開を行っていくにあたっては、試行を 行った結果を確率的に解釈していきます。

※かいつまんで紹介

> 試行 (trial)

実験や観測などを行うことです。確率モデルに基づいて論理展開を行っていくにあたっては、試行を 行った結果を確率的に解釈していきます。

標本空間 (sample space)試行の結果を要素とする集合です。

※かいつまんで紹介

> 試行 (trial)

実験や観測などを行うことです。確率モデルに基づいて論理展開を行っていくにあたっては、試行を 行った結果を確率的に解釈していきます。

- 標本空間 (sample space)試行の結果を要素とする集合です。
- > 事象 (event) 標本空間の部分集合です。

確率変数とは、値が確率である変数です。 ランダムに値を取るのが特徴です。

▶ (注意)確率変数は○○ではありません

- ▶ (注意)確率変数は○○ではありません
 - ▶ 確率変数は「とる値の集合」ではありません

- **▶** (注意)確率変数は○○ではありません
 - ▶ 確率変数は「とる値の集合」ではありません それは「標本空間」です

- **▶** (注意)確率変数は○○ではありません
 - ▶ 確率変数は「とる値の集合」ではありません それは「標本空間」です
 - ▶ 確率変数は「具体的な実現値」ではありません

- ▶ (注意)確率変数は○○ではありません
 - ▶ 確率変数は「とる値の集合」ではありません それは「標本空間」です
 - ▶ 確率変数は「具体的な実現値」ではありません それは「試行の結果」です

- ▶ (注意)確率変数は○○ではありません
 - ▶ 確率変数は「とる値の集合」ではありません それは「標本空間」です
 - ▶ 確率変数は「具体的な実現値」ではありません それは「試行の結果」です
 - ▶ 確率変数は「サイコロを振ること」でもありません

- ▶ (注意)確率変数は○○ではありません
 - ▶ 確率変数は「とる値の集合」ではありません それは「標本空間」です
 - ▶ 確率変数は「具体的な実現値」ではありません それは「試行の結果」です
 - ▶ 確率変数は「サイコロを振ること」でもありません それは「試行」です

- ▶ (注意)確率変数は○○ではありません
 - ▶ 確率変数は「とる値の集合」ではありません それは「標本空間」です
 - ▶ 確率変数は「具体的な実現値」ではありません それは「試行の結果」です
 - ▶ 確率変数は「サイコロを振ること」でもありません それは「試行」です
 - ▶ 確率変数は「起こりうる事柄」ではありません

- ▶ (注意)確率変数は○○ではありません
 - ▶ 確率変数は「とる値の集合」ではありません それは「標本空間」です
 - ▶ 確率変数は「具体的な実現値」ではありません それは「試行の結果」です
 - ▶ 確率変数は「サイコロを振ること」でもありません それは「試行」です
 - ▶ 確率変数は「起こりうる事柄」ではありません それは「事象」です

- ▶ (注意)確率変数は○○ではありません
 - ▶ 確率変数は「とる値の集合」ではありません それは「標本空間」です
 - ▶ 確率変数は「具体的な実現値」ではありません それは「試行の結果」です
 - 確率変数は「サイコロを振ること」でもありません それは「試行」です
 - ▶ 確率変数は「起こりうる事柄」ではありません それは「事象」です
 - ▶ 確率変数は「取りうる値を確率で表したもの」ではありません

- ▶ (注意)確率変数は○○ではありません
 - ▶ 確率変数は「とる値の集合」ではありません それは「標本空間」です
 - ▶ 確率変数は「具体的な実現値」ではありません それは「試行の結果」です
 - ▶ 確率変数は「サイコロを振ること」でもありません それは「試行」です
 - ▶ 確率変数は「起こりうる事柄」ではありません それは「事象」です
 - ▶ 確率変数は「取りうる値を確率で表したもの」ではありません それは「確率分布」です

確率変数とは、値が確率である変数です。 ランダムに値を取るのが特徴です。

- ▶ (注意)確率変数は○○ではありません
 - ▶ 確率変数は「とる値の集合」ではありません それは「標本空間」です
 - ▶ 確率変数は「具体的な実現値」ではありません それは「試行の結果」です
 - ▶ 確率変数は「サイコロを振ること」でもありません それは「試行」です
 - ▶ 確率変数は「起こりうる事柄」ではありません それは「事象」です
 - ▶ 確率変数は「取りうる値を確率で表したもの」ではありません それは「確率分布」です

(難しい)

▶ 長年、確率のことについては、 すべての事象が等確率で起こるとして、 場合の数で考えられていた

- 長年、確率のことについては、 すべての事象が等確率で起こるとして、 場合の数で考えられていた
- ▶ 確率 = 求める事象/全事象 (ラプラスによる定義 古典的確率)

- 長年、確率のことについては、 すべての事象が等確率で起こるとして、 場合の数で考えられていた
- ▶ 確率 = 求める事象/全事象 (ラプラスによる定義 古典的確率)
- ▶ できないことも多かった (すべての事象を数え上げるのがの無理なケースなど)

- 長年、確率のことについては、 すべての事象が等確率で起こるとして、 場合の数で考えられていた
- ▶ 確率 = 求める事象/全事象 (ラプラスによる定義 古典的確率)
- ▶ できないことも多かった (すべての事象を数え上げるのがの無理なケースなど)
- 20 世紀初頭

- 長年、確率のことについては、 すべての事象が等確率で起こるとして、 場合の数で考えられていた
- ▶ 確率 = 求める事象/全事象 (ラプラスによる定義 古典的確率)
- ▶ できないことも多かった (すべての事象を数え上げるのがの無理なケースなど)
- ▶ 20 世紀初頭 アンドレイ・コルモゴロフというロシアの数学者が、 確率論の公理化を、みごと完成させた! (公理的確率論)

- 長年、確率のことについては、 すべての事象が等確率で起こるとして、 場合の数で考えられていた
- ▶ 確率 = 求める事象/全事象 (ラプラスによる定義 古典的確率)
- ▶ できないことも多かった (すべての事象を数え上げるのがの無理なケースなど)
- ▶ 20 世紀初頭 アンドレイ・コルモゴロフというロシアの数学者が、 確率論の公理化を、みごと完成させた! (公理的確率論)
- ▶ ただし、集合論・測度論・ルベーグ積分を駆使して……

- 長年、確率のことについては、 すべての事象が等確率で起こるとして、 場合の数で考えられていた
- ▶ 確率 = 求める事象/全事象 (ラプラスによる定義 古典的確率)
- ▶ できないことも多かった (すべての事象を数え上げるのがの無理なケースなど)
- ▶ 20 世紀初頭 アンドレイ・コルモゴロフというロシアの数学者が、 確率論の公理化を、みごと完成させた! (公理的確率論)
- ▶ ただし、集合論・測度論・ルベーグ積分を駆使して……

ランダムはむずかしい、確率変数もむずかしいので、深く考えないことがオススメです。確率変数のことは「ランダムさを含んだ 変数」ぐらいにしておきます。 確率分布とは?

確率分布とは?

- ▶ 「各々の値をとる確率」を表す分布
 - ▶ 例: コインを投げたとき……
 - ▶ コインが表を取る確率: 50%
 - ▶ コインが裏を取る確率: 50%

確率分布とは?

- ▶ 「各々の値をとる確率」を表す分布
 - ▶ 例: コインを投げたとき……
 - ▶ コインが表を取る確率: 50%
 - ▶ コインが裏を取る確率: 50%
- ▶ ヒストグラムをサンプル数で割ったものと「似ています」
 - ▶ じつのところ「そうではない」のですが
 - ▶ 無限にデータ数があるなら一致していきます

▶ 離散確率分布とは?

- ▶ 離散確率分布とは?...
 - ▶ 確率変数 X が離散値をとる場合の確率分布です

- ▶ 離散確率分布とは?
 - ▶ 確率変数 X が離散値をとる場合の確率分布です
 - ▶ 例)コインの表裏、サイコロの出目

- ▶ 離散確率分布とは?
 - ▶ 確率変数 X が離散値をとる場合の確率分布です
 - ▶ 例)コインの表裏、サイコロの出目
 - ▶ 離散一様分布、二項分布

- ▶ 離散確率分布とは?
 - ▶ 確率変数 X が離散値をとる場合の確率分布です
 - ▶ 例) コインの表裏、サイコロの出目
 - ▶ 離散一様分布、二項分布
- ▶ 連続確率分布とは?

- ▶ 離散確率分布とは?
 - ▶ 確率変数 X が離散値をとる場合の確率分布です
 - ▶ 例) コインの表裏、サイコロの出目
 - ▶ 離散一様分布、二項分布
- ▶ 連続確率分布とは?
 - ▶ 確率変数 X が連続値をとる場合の確率分布です

- ▶ 離散確率分布とは?
 - ▶ 確率変数 X が離散値をとる場合の確率分布です
 - ▶ 例) コインの表裏、サイコロの出目
 - 離散一様分布、二項分布
- ▶ 連続確率分布とは?
 - ▶ 確率変数 X が連続値をとる場合の確率分布です
 - ▶ 例) 花弁の長さ、16 歳男子の身長

- ▶ 離散確率分布とは?
 - ▶ 確率変数 X が離散値をとる場合の確率分布です
 - ▶ 例) コインの表裏、サイコロの出目
 - ▶ 離散一様分布、二項分布
- ▶ 連続確率分布とは?
 - ▶ 確率変数 X が連続値をとる場合の確率分布です
 - ▶ 例) 花弁の長さ、16 歳男子の身長
 - 正規分布、ポアソン分布、連続一様分布

- ▶ 離散確率分布とは?
 - ▶ 確率変数 X が離散値をとる場合の確率分布です
 - ▶ 例) コインの表裏、サイコロの出目
 - 離散一様分布、二項分布
- ▶ 連続確率分布とは?
 - ▶ 確率変数 X が連続値をとる場合の確率分布です
 - ▶ 例) 花弁の長さ、16 歳男子の身長
 - 正規分布、ポアソン分布、連続一様分布

離散ならとりうる値ごとに確率が出せますが、 連続ではそうはいきません。

- ▶ 離散確率分布とは?
 - ▶ 確率変数 X が離散値をとる場合の確率分布です
 - ▶ 例) コインの表裏、サイコロの出目
 - ▶ 離散一様分布、二項分布
- ▶ 連続確率分布とは?
 - ▶ 確率変数 X が連続値をとる場合の確率分布です
 - ▶ 例) 花弁の長さ、16 歳男子の身長
 - 正規分布、ポアソン分布、連続一様分布

離散ならとりうる値ごとに確率が出せますが、 連続ではそうはいきません。

「身長が 170cm ジャスト」とはいえないからです。

コードで色々見てみましょう

コードで色々見てみましょう

- ▶ Python で動かしてみましょう
- ▶ 実際に動いている様子で理解のヒントになるかも

離散確率分布の例:サイコロ

連続確率分布の例:正規分布

サンプルを増やすと真の分布に漸近する

▶ データが与えられたら、背後の法則を考えたい

- ▶ データが与えられたら、背後の法則を考えたい
- ▶ 法則を考えるために「確率モデル」が利用される

- ▶ データが与えられたら、背後の法則を考えたい
- ▶ 法則を考えるために「確率モデル」が利用される
- ▶ 考えるには確率への理解がどうしても必要

- ▶ データが与えられたら、背後の法則を考えたい
- ▶ 法則を考えるために「確率モデル」が利用される
- ▶ 考えるには確率への理解がどうしても必要
- ▶ しかし、確率は基礎からしてむずかしく混乱しやすい 一発で理解しようとするのは大変……

- ▶ データが与えられたら、背後の法則を考えたい
- ▶ 法則を考えるために「確率モデル」が利用される
- ▶ 考えるには確率への理解がどうしても必要
- ▶ しかし、確率は基礎からしてむずかしく混乱しやすい 一発で理解しようとするのは大変……

ではどうすれば?

- ▶ データが与えられたら、背後の法則を考えたい
- ▶ 法則を考えるために「確率モデル」が利用される
- ▶ 考えるには確率への理解がどうしても必要
- ▶ しかし、確率は基礎からしてむずかしく混乱しやすい 一発で理解しようとするのは大変……

ではどうすれば?

▶ ゆっくり丁寧にやることで理解する

- ▶ データが与えられたら、背後の法則を考えたい
- ▶ 法則を考えるために「確率モデル」が利用される
- ▶ 考えるには確率への理解がどうしても必要
- ▶ しかし、確率は基礎からしてむずかしく混乱しやすい 一発で理解しようとするのは大変……

ではどうすれば?

- ▶ ゆっくり丁寧にやることで理解する
- ▶ Python で動かすことで理解する

- ▶ データが与えられたら、背後の法則を考えたい
- ▶ 法則を考えるために「確率モデル」が利用される
- ▶ 考えるには確率への理解がどうしても必要
- ▶ しかし、確率は基礎からしてむずかしく混乱しやすい 一発で理解しようとするのは大変……

ではどうすれば?

- ▶ ゆっくり丁寧にやることで理解する
- ▶ Python で動かすことで理解する
 - 紙とペンでやるよりも
 - ▶ Python のほうがカンタンです

- ▶ データが与えられたら、背後の法則を考えたい
- ▶ 法則を考えるために「確率モデル」が利用される
- ▶ 考えるには確率への理解がどうしても必要
- ▶ しかし、確率は基礎からしてむずかしく混乱しやすい 一発で理解しようとするのは大変……

ではどうすれば?

- ▶ ゆっくり丁寧にやることで理解する
- ▶ Python で動かすことで理解する
 - ▶ 紙とペンでやるよりも
 - Python のほうがカンタンです

講義は以上です。少し休憩をしたのち、ハンズオンに入ります。

▶ sklearn.dataset を読み込む

- ▶ sklearn.dataset を読み込む
- ▶ 適当なヒストグラムを書く

- ▶ sklearn.dataset を読み込む
- ▶ 適当なヒストグラムを書く
- ▶ 何の数学的分布に近いか見てみる

- ▶ sklearn.dataset を読み込む
- ▶ 適当なヒストグラムを書く
- ▶ 何の数学的分布に近いか見てみる

その他、素朴な疑問について 確率に限らず拾っていく時間とします