

2019年度秋学期 統計学 第11回

## 分布の「型」を考える — 確率分布モデルと正規分布

浅野 晃  
関西大学総合情報学部



## ちょっと前回の復習

### 「統計的推測」とは

調べたい集団の、  
データ全体を調べられるか？

日本男性全員の身長を調べられるか？

データの一部を調べて  
度数分布を推測する

いや、せめて平均や分散を推測する

**統計的推測**

### 無作為抽出

データの集団から、いくつかの数値を  
公平なくじびきで選ぶ

[無作為標本抽出]という

調べたい(が全部を調べるの  
は無理な)集団[母集団]

調べられる程度のデータ  
[標本(サンプル)]

## 度数分布で考えると

母集団の度数分布		無作為抽出	標本の[確率分布]	
階級値	相対度数		階級値	選ばれる確率
162.5	15%	→	162.5	15%
167.5	20%		167.5	20%
172.5	20%		172.5	20%
177.5	10%		177.5	10%

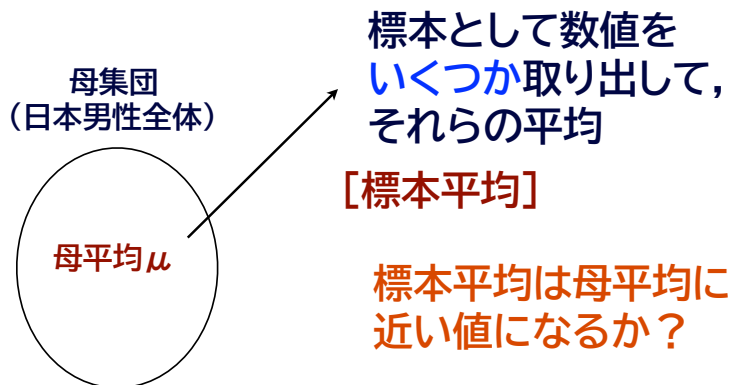
## 確率分布と確率変数

つまり

母集団の度数分布 (母集団分布)		=	標本の確率分布	
階級値	選ばれる確率		階級値	選ばれる確率
162.5	15%		162.5	15%
167.5	20%		167.5	20%
172.5	20%		172.5	20%
177.5	10%		177.5	10%

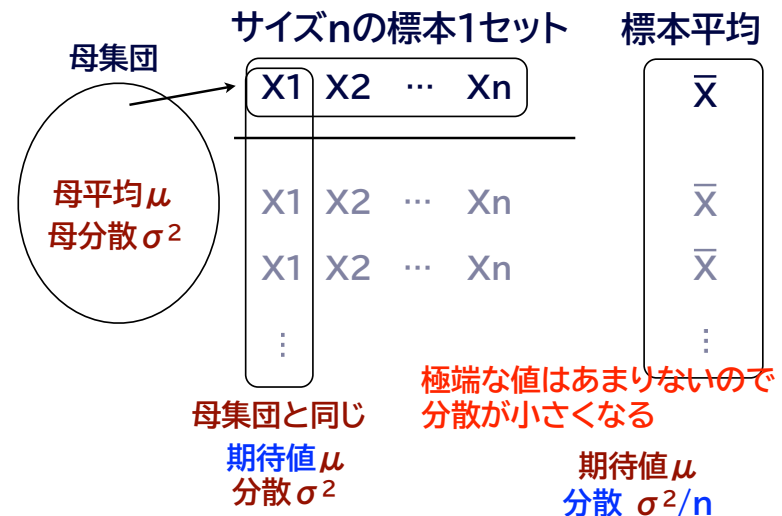
いくらとは決まってい  
ないが、  
確率分布が  
決まっている  
[確率変数]  
という

## 母平均の推定



母平均が知りたいが、日本男性全員は調べられない

## 母平均の推定



## 母平均の推定

母平均が $\mu$  のとき、**標本平均の期待値が $\mu$**   
母分散が $\sigma^2$  のとき、**標本平均の分散が $\sigma^2/n$**

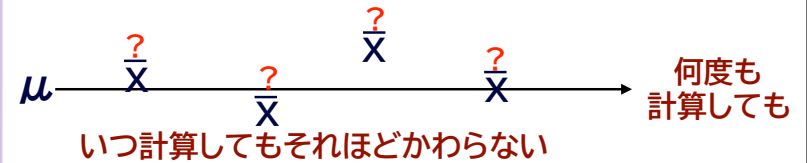
仮に何度も標本を抽出して、何度も標本平均を計算したとすると

分散が小さくなっているので、  
たいてい、ほぼ母平均に近い値になる

いま1回だけ計算した標本平均も、  
おそらく、ほぼ母平均に近い値だろう

## 母平均の推定

いま1回だけ計算した標本平均も、  
「たいてい、ほぼ」母平均に近い値だろう



いま1回だけ計算した標本平均は  
上のどれにあたるかはわからないが、  
いずれにせよあまりかわらない

## ところで

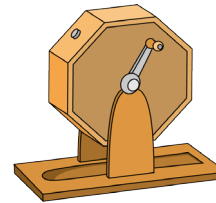
母分散が $\sigma^2$ のとき、**標本平均の分散が $\sigma^2/n$**

標本平均の分散に関係しているのは  
**標本の大きさ**であって、  
母集団の大きさは関係ない

推測の確かさに影響するのは  
**標本の大きさ**であって、  
**標本の大きさの、母集団の大きさに対する割合**  
**ではない**

## 標本の大きさとは

「10人からなる標本」の意味は、  
1,000人からなる母集団でも  
100,000人からなる母集団でも**同じ** 🤔...



理想的な無作為抽出であれば、  
標本サイズは、  
数値の個数というよりも  
「同一の母集団から数値ひとつ  
を取り出す**回数**」

## 母平均の推定

いま1回だけ計算した標本平均も、  
おそらく、ほぼ母平均に近い値だろう

どのくらい近い？

どのくらいの確率で？  
はずれる確率は？

このあたりを  
今回から考える

分布の「型」を考える🤔

## 母平均の推定

いま1回だけ計算した標本平均も、  
おそらく、ほぼ母平均に近い値だろう

どのくらい近い？

どのくらいの確率で？  
はずれる確率は？

計算するには、  
式で表されて  
ないといけない

## 母集団分布は

つまり

母集団の度数分布  
(母集団分布) = 標本の確率分布

階級値	選ばれる確率
162.5	15%
167.5	20%
172.5	20%
177.5	10%

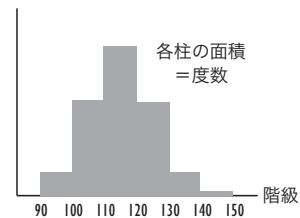
これは式ではなく  
数値の集まり、  
計算できない

## 式で表す

度数分布を

階級値	選ばれる確率
162.5	15%
167.5	20%
172.5	20%
177.5	10%

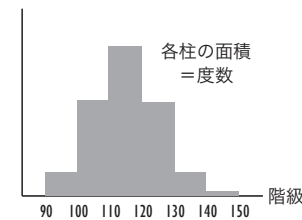
ヒストグラムが



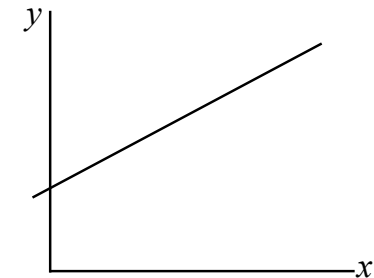
何かの式で書けるものと仮定する

何かの式で表される関数のグラフであると仮定する

## 確率分布モデルとパラメータ



直線のモデル



何かの式のグラフであると仮定する

式 = [確率分布モデル]

$$y = ax + b$$

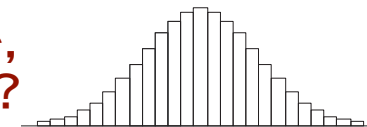
パラメータを推定すればグラフが描ける

パラメータ

連続型確率分布

## ヒストグラムを式で表す

こんなヒストグラムを、式で書けるだろうか？

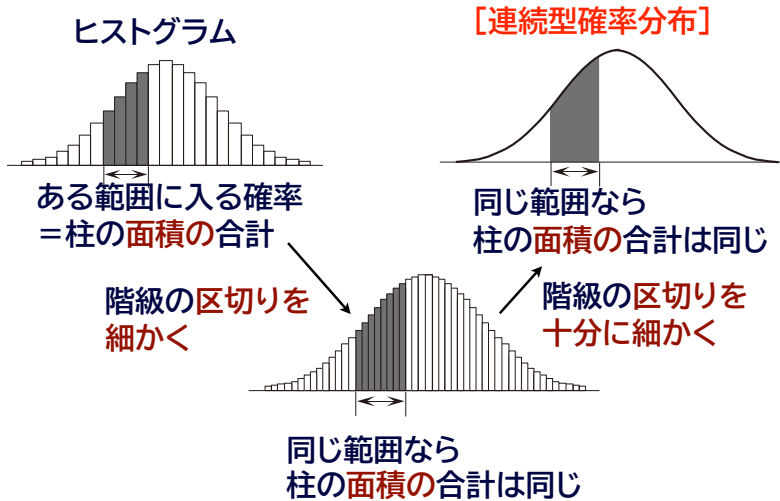


これを表す式のほうが数学は簡単。

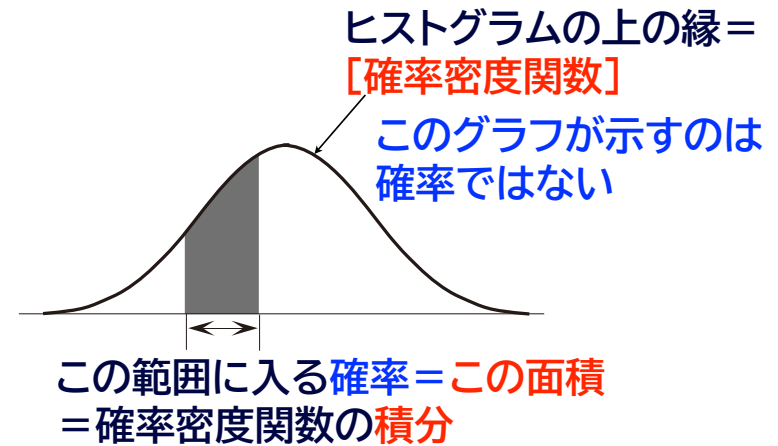
階級の区切り方がどんどん細くなって、見えなくなったと考える

[連続型確率分布]

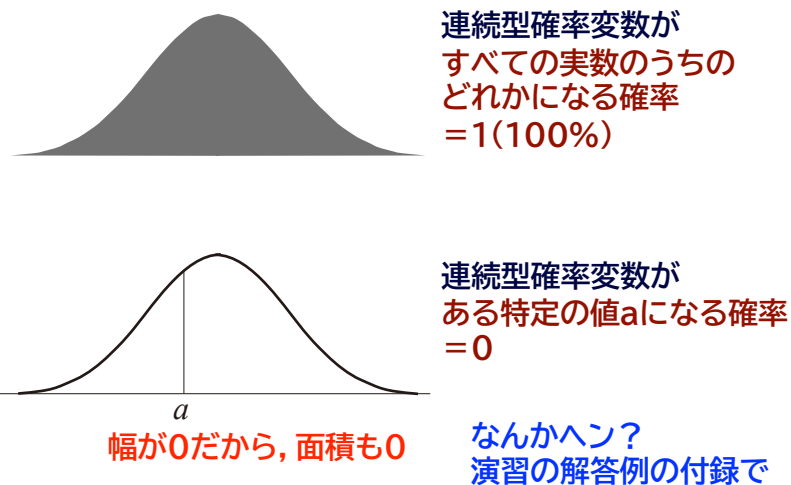
## 連続型確率分布



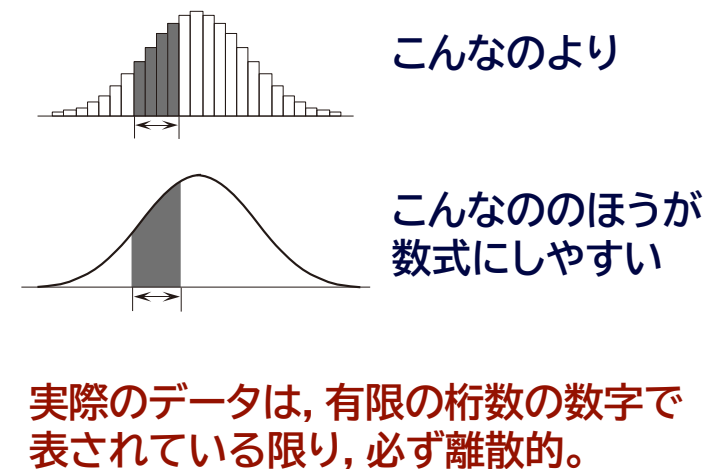
## 確率密度関数と確率



## 確率密度関数の矛盾？



## 連続型確率分布は、数学の都合



## 正規分布モデル

## 正規分布モデル

世の中には, [正規分布モデル]で表せる  
ような母集団分布がたくさんある

長さの測定値の分布  
センター試験の成績の分布 …

### [中心極限定理]

母集団のばらつきの原因が  
無数の独立な原因の和のとき,  
母集団分布は概ね正規分布になる

## 正規分布の特徴

パラメータが平均(期待値)と分散  
 $\mu$   $\sigma^2$

(わかりやすいものを推定すればよい  
ので都合がいい)

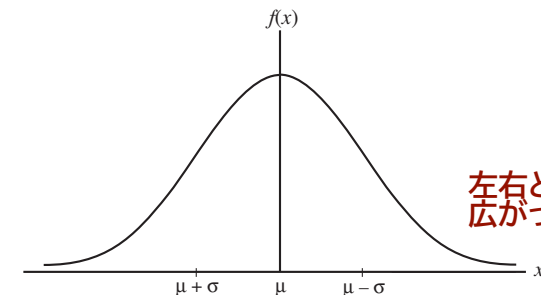
確率変数 $X$ の確率分布が  
期待値 $\mu$ , 分散 $\sigma^2$ の正規分布であることを  
確率変数 $X$ が $N(\mu, \sigma^2)$ にしたがう という

※英語ではnormal distribution, 中国語では「常態分配」

## 正規分布の特徴

パラメータが平均(期待値)と分散  
 $\mu$   $\sigma^2$

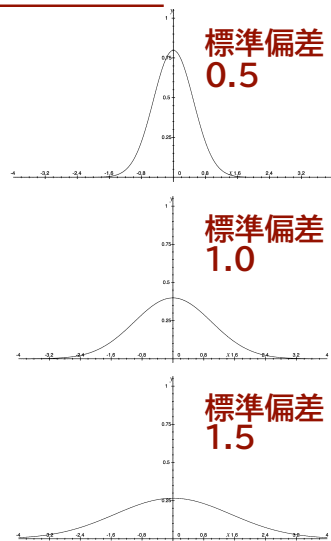
確率密度関数はこんな形



左右とも無限に  
広がっている

# 正規分布の特徴

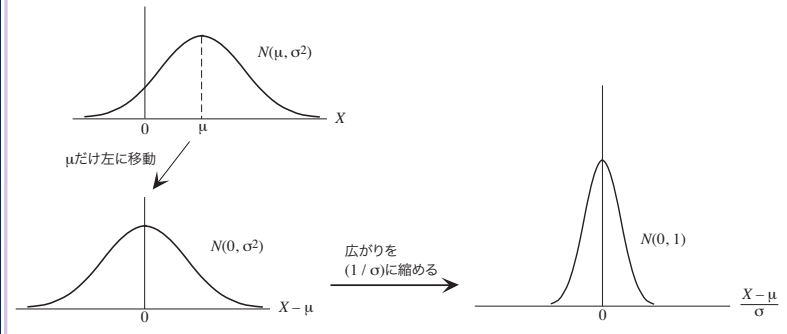
期待値0の正規分布の確率密度関数



標準偏差が大きくなると中央部の広がりが大きくなり高さが低くなる

# 正規分布の性質1

確率変数Xが $N(\mu, \sigma^2)$ にしたがう とき



$(X - \mu) / \sigma$  は $N(0, 1)$ にしたがう

# 正規分布の性質1

確率変数Xが $N(\mu, \sigma^2)$ にしたがう とき

$(X - \mu) / \sigma$  は $N(0, 1)$ にしたがう  
「標準得点」と同じ

変換しても、やはり正規分布になる

$N(0, 1)$ を[標準正規分布]という

# 正規分布の性質2

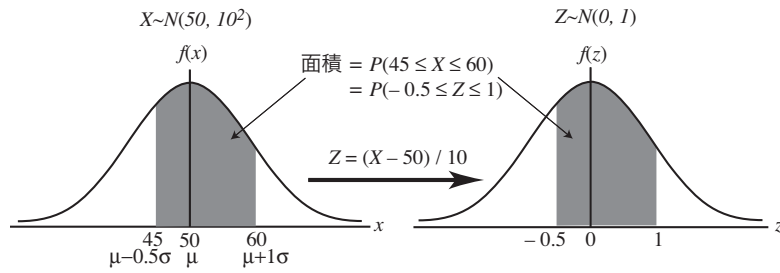
母集団	サイズnの標本1セット	標本平均
	$X_1 \ X_2 \ \dots \ X_n$	$\bar{X}$
母平均 $\mu$ 母分散 $\sigma^2$	$X_1 \ X_2 \ \dots \ X_n$	$\bar{X}$
	$X_1 \ X_2 \ \dots \ X_n$	$\bar{X}$
	$\vdots$	
正規分布なら $N(\mu, \sigma^2)$	母集団と同じ 期待値 $\mu$ 分散 $\sigma^2$	こちらも正規分布になる 期待値 $\mu$ 分散 $\sigma^2/n$ $N(\mu, \sigma^2/n)$





# 正規分布にもとづく計算

## 演習の2



# 正規分布にもとづく計算

## 演習の2

