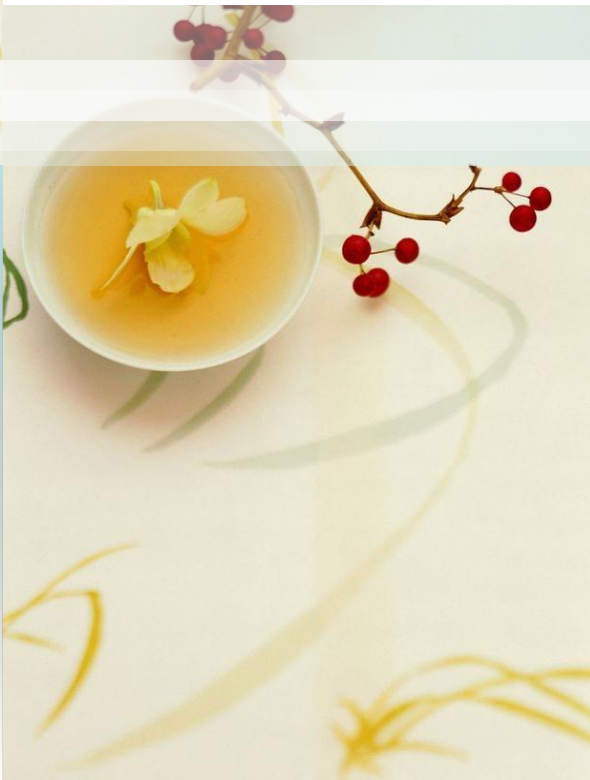


## 第二章 随机变量及其分布



## 第二章 随机变量及其分布



随机变量



离散型随机变量的概率分布



随机变量的分布函数



连续型随机变量的概率密度



随机变量的函数的分布

# § 1 随机变量

## 一、随机变量概念的产生

在实际问题中，随机试验的结果可以用数量来表示：

1、有些试验结果本身与数值有关（**本身就是一个数**）

例：中国好声音盲选时，有几位导师为同一个选手转身

$$S=\{0, 1, 2, 3, 4\}$$

掷一颗骰子面上出现的点数

$$S=\{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$$

玩三国杀（只有一个主公），玩**10**局同一人抽中主公角色的次数

$$S=\{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10\}$$



# § 1 随机变量

## 一、随机变量概念的产生

2、在有些试验中，试验结果看来与数值无关，但我们可以引进一个变量来表示它的各种结果。也就是说，把试验结果数值化

例1：将一枚硬币抛掷三次，观察出现正面和反面的情况，则样本空间是 $S=\{HHH, HHT, HTH, THH, HTT, THT, TTH, TTT\}$ 。

令 $X$ 表示三次投掷得到正面 $H$ 的总数，那么 $X$ 是定义在 $S$ 上的一个实单值函数。定义域：样本空间 $S$ ；值域：实数集合 $\{0,1,2,3\}$

$$X = X(e) = \begin{cases} 3 & e = HHH, \\ 2 & e = HHT, HTH, THH, \\ 1 & e = HTT, THT, TTH \\ 0 & e = TTT \end{cases}$$

# § 1 随机变量

## 一、随机变量概念的产生

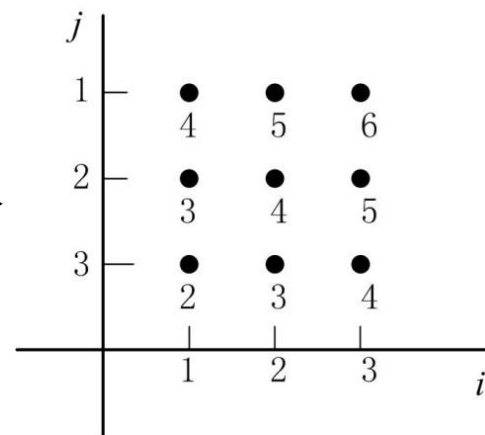
**例2:** 在一袋中装有编号分别为1,2,3的3只球，在袋中任取一只球，放回，再任取一只球，记录它们的号码，试验的样本空间为 $S=\{e\}=\{(i,j)|i,j=1,2,3\}$ ， $i, j$ 分别为第1，第2次取到的球的号码。

以 $X$ 记两球号码之和，对于试验的每一个结果 $e=(i,j)\in S$ ， $X$ 都有一个指定的值 $i+j$ 与之对应

**$X$ 是定义在样本空间 $S$ 上的单值实值函数，**

**定义域:** 样本空间 $S$ ; **值 域:** 实数集合 $\{2,3,4,5,6\}$

$$X=X(e)=X(i,j)=i+j, i,j=1,2,3$$

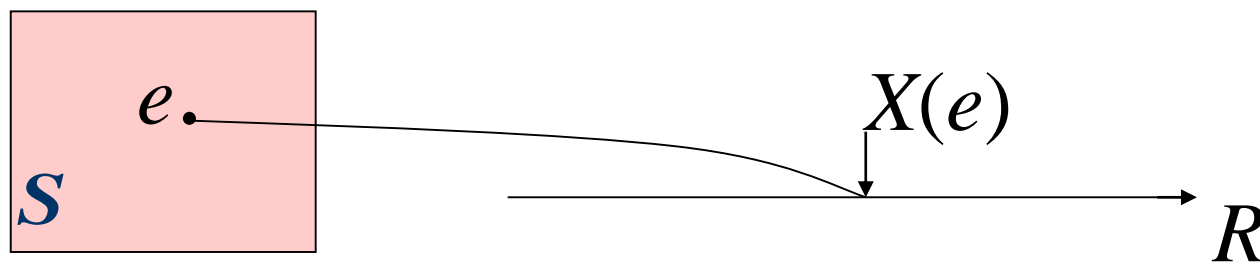


# § 1 随机变量

## 一、随机变量概念的产生

### ● 随机变量的定义 ●

设 $E$ 是一个随机试验， $S=\{e\}$ 是其样本空间． $X=X(e)$ 是定义在样本空间 $S$ 上的**实值单值函数**．称 $X=X(e)$ 为**随机变量**。



即对于每一个 $e \in S$ ，有一实数 $X=X(e)$ 与之对应，则称 $X$ 为随机变量。

# § 1 随机变量

## 一、随机变量概念的产生

(1) 随机变量通常用大写字母 $X, Y, Z$ 或希腊字母 $\xi, \eta, \zeta$ 等表示，而表示随机变量所取的值时，一般采用小写字母 $x, y, z$ 等。

(2) 随机变量是定义在样本空间 $S$ 上的实值单值函数， **$S$ 中的元素不一定是实数，而普通函数只是定义在实数轴上。**

(3) 随机变量的取值具有随机性，它随试验结果的不同而取不同的值，试验之前仅知道它可能取值的范围，而不能预知它取什么值。它与普通函数的**区别在于随机变量取某一个值或在某个区间内取值均为随机事件**

(4) **随机变量的取值具有统计规律性。**由于试验结果的出现有一定的概率，因而随机变量取各个值也有一定的概率。



# § 1 随机变量

## 一、随机变量的分类

随机变量

离散型随机变量

所有取值可以逐一列举

非离散型随机变量

奇异型随机变量

连续型随机变量

全部可能取值不仅无穷多，而且还不能一一列举，而是充满一个区间



## § 2 离散随机变量及其分布律

### 一、离散型随机变量的定义

#### ● 离散型随机变量的定义 ●

随机变量所有可能取的值是有限个或可列无限多个，这种随机变量称为**离散型随机变量**。

如 $X$ ：取到次品的个数， $Y$ ：收到的呼叫数等都是离散型随机变量，但 $Z$ ：电视机的寿命 不是离散型随机变量。

为了掌握随机变量 $X$ 的统计规律性，不仅需要知道随机变量 $X$ 的取值，而且还应知道 $X$ 取每个值的概率



## § 2 离散随机变量及其分布律

### 二、离散型随机变量概率分布的定义

设离散型随机变量 $X$ 的**所有可能取值**为 $x_k$  ( $k=1, 2, \dots$ )，称 **$X$ 取各个可能值的概率**，即事件  $\{X=x_k\}$  的概率，

$$P \{X=x_k\} = p_k, \quad (k=1, 2, \dots)$$

为 $X$ 的**分布律**或**概率分布**(Probability distribution)。  
也可以表示为

$X$	$x_1$	$x_2$	$\dots$	$x_k$	$\dots$
$p_k$	$p_1$	$p_2$	$\dots$	$p_k$	$\dots$

## § 2 离散随机变量及其分布律



### 二、离散型随机变量概率分布的性质

$$(1) \quad p_k \geq 0, k = 1, 2, \dots;$$

$$(2) \quad \sum_k p_k = 1$$

证明：由于  $\{X = x_1\} \cup \{X = x_2\} \cup \dots$  是必然事件，且  $\{X = x_j\} \cap \{X = x_k\} = \Phi, k \neq j$

$$\text{故 } 1 = P\left[\bigcup_{i=1}^{\infty} \{X = x_i\}\right] = \sum_{i=1}^{\infty} P\{X = x_i\}, \text{ 即 } \sum_{k=1}^{\infty} p_k = 1$$

## § 2 离散随机变量及其分布律

### 三、求解离散型随机变量分布律

#### 求解技巧

- 根据题意，求出 $X$ 的所有可能取的值 $x_k$
- 利用古典概率，条件概率，加法或乘法公式等方法求出随机变量 $X$ 取这些值的概率 $p_k$ ，**注意所求出的概率全体之和为1**
- 根据规则写出分布律。

例：掷两颗骰子，定义三个随机变量 $X, Y$ 和 $Z$ ：

$X$ 为点数和； $Y$ 为6点的骰子个数； $Z$ 为最大点数

求三个随机变量的分布律

例：某射手有5发子弹，射一次命中的概率为0.9，如果命中了就停止射击，否则一直射到子弹用尽。

(1) 求耗用子弹数 $X$ 的分布律；(2) 求最多用3发子弹的概率。

## § 2 离散随机变量及其分布律

### 三、3种离散型随机变量

#### 1. (0-1) 分布

若随机变量 $X$ 只取0和1, 其分布律为

$$P\{X = k\} = p^k(1 - p)^{1 - k}, k = 0, 1 \quad (0 < p < 1)$$

则称 $X$ 服从参数为 $p$ 的 **(0-1) 分布(两点分布)** Two-point distribution

其分布律也可以写成

$X$	1	0
$p_k$	$p$	$1 - p$

应用场合: 凡是随机试验只有两个可能的结果

## § 2 离散随机变量及其分布律

### 三、3种离散型随机变量

#### 2. 伯努利试验、二项分布

设将试验 $E$ 只有两个可能结果： $A$ 和 $\bar{A}$ ，则称 $E$ 为**伯努利（Bernoulli）试验**。将 $E$ 独立重复进行 $n$ 次，则称这 $n$ 次独立试验为 **$n$ 重伯努利试验**。

若以 $X$ 表示 $n$ 重伯努利试验事件 $A$ 发生的次数，则称 $X$ 服从参数为 $n, p$ 的**二项分布（binomial distribution）**。记作 **$X \sim b(n, p)$** ，其分布律为：

$$P\{X = k\} = C_n^k p^k (1 - p)^{n-k}, \quad (k = 0, 1, \dots, n)$$

## § 2 离散随机变量及其分布律

### 三、3种离散型随机变量

#### 2. 伯努利试验、二项分布

伯努利概型对试验结果没有等可能的要求，但有下列要求：

- 每次试验条件相同；
- 每次试验只考虑两个互逆结果 $A$ 或 $\bar{A}$ ，且 $P(A)=p$ ， $P(\bar{A})=1-p$ ；
- 各次试验相互独立。

#### 注意

二项分布描述的是 $n$ 重伯努利试验中出现“成功”次数 $X$ 的概率分布。



## § 2 离散随机变量及其分布律

### 三、3种离散型随机变量

#### 2. 伯努利试验、二项分布

二项分布  $b(n, p)$  和0-1分布之间的关系

设试验 $E$ 只有两个结果： $A$ 和 $\bar{A}$ 。记 $p=P(A), 0 < p < 1$

若 $X$ 服从0-1分布，则 $X \sim b(1, p)$ ；

把试验 $E$ 在相同条件下，相互独立地进行 $n$ 次，  
记 $X$ 为 $n$ 次独立试验中结果 $A$ 出现的次数， $X_i$ 为第 $i$ 次试验中结果 $A$ 出现的次数，则 $X_i \sim b(1, p)$ ，  
且 $X = X_1 + X_2 + \dots + X_n \sim b(n, p)$ 。

## § 2 离散随机变量及其分布律



### 三、3种离散型随机变量

#### 2. 伯努利试验、二项分布



#### 维修问题

设有80台同类型设备，各台工作是相互独立的，发生故障的概率都是0.01，且一台设备的故障能由一个人处理。考虑两种配备维修工人的方法，其一是由4人维护，每人负责20台；其二是由3个人共同维护80台。试比较这两种方法在设备发生故障时不能及时维修的概率的大小。

## § 2 离散随机变量及其分布律

### 三、3种离散型随机变量

#### 2. 伯努利试验、二项分布



#### 维修问题

解:

X: 第1人维护的20台中同一时刻发生故障的台数

$A_i (i=1,2,3,4)$ : 第*i*人维护的20台中发生故障不能及时维修

则知80台中发生故障而不能及时维修的概率为

$$P\{A_1 \cup A_2 \cup A_3 \cup A_4\} \geq P(A_1) = 1 - \sum_{k=0}^1 P\{X = k\}$$

$$= 1 - \sum_{k=0}^1 \binom{20}{k} (0.01)^k (0.99)^{20-k} = 0.0169$$

$$P\{A_1 \cup A_2 \cup A_3 \cup A_4\} \geq 0.0169$$

#### 按第二种方案

以Y记80台中同一时刻发生故障的台数。此时,  $Y \sim b(80, 0.01)$ , 故80台中发生故障而不能及时维修的概率为

$$P\{Y \geq 4\} = 1 - \sum_{k=0}^3 \binom{80}{k} (0.01)^k (0.99)^{80-k} \approx 0.0087$$

第二种方案**任务重了**(平均每人维护约27台), 但是**工作效率**不仅没有降低, 反而**提高了**

## § 2 离散随机变量及其分布律

### 三、3种离散型随机变量

#### 3. 泊松(Poisson)分布

设随机变量 $X$ 所有可能取的值为 $0, 1, 2, \dots$ , 而取各个值的概率为:

$$P\{X = k\} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

其中 $\lambda > 0$ 是常数, 则称 $X$ 服从参数为 $\lambda$ 的泊松分布, 记为 $X \sim \pi(\lambda)$ 。

易知:

$$\begin{cases} P\{X = k\} \geq 0 & k = 0, 1, 2, \dots \\ \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = 1 \end{cases}$$

## § 2 离散随机变量及其分布律

### 三、3种离散型随机变量

#### 3. 泊松(Poisson)分布



#### 泊松定理

设 $\lambda > 0$ 是一个常数， $n$ 是任意正整数，设 $np_n = \lambda$ ，则对于任一固定的非负整数，有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \binom{n}{k} p_n^k (1 - p_n)^{n-k} = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$$

定理的条件 $np_n = \lambda$ (常数)意味着当 $n$ 很大时 $p_n$ 必定很小，因此，上述定理表明当 $n$ 很大， $p$ 很小时有以下近似式

$$\binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k} \approx \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$$

即以 $n$ ， $p$ 为参数的二项分布的概率值可以由参数为 $\lambda = np_n$ 的泊松分布的概率值近似。

## § 2 离散随机变量及其分布律

### 三、3种离散型随机变量

#### 3. 泊松(Poisson)分布




在保险公司里有2500个同一年龄和同社会阶层的人参加了人寿保险，在一年里每个人死亡的概率为0.002，每个参加保险的人在1月1日付1200元保险费，而在当年死亡时家属可由保险公司领赔偿金200000元，问 (1)保险公司亏本的概率是多少？ (2)保险公司获利不少于100万元，200万元的概率。

## § 2 离散随机变量及其分布律

### 三、3种离散型随机变量

#### 3. 泊松(Poisson)分布



 例 已知某商场一天来的顾客数 $X$ 服从参数为 $\lambda$ 的泊松分布，而每个来到商店的顾客购物的概率为 $p$ ，证明：此商场一天内购物顾客数服从参数为 $\lambda p$ 的泊松分布



## § 3 随机变量的分布函数

### 一、随机变量分布函数概念的产生

对非离散型随机变量，其取值不是离散的，有时可以充满整个区间，对于这种更一般的随机变量，我们感兴趣的就不是它取到某个具体的数的概率，而是它的取值落在某一个区间上的概率，

比如：  $P\{x_1 < X \leq x_2\}$ ,  $P\{X > a\}$

$$P\{x_1 < X \leq x_2\} = P\{X \leq x_2\} - P\{X \leq x_1\},$$

$$P\{X > a\} = 1 - P\{X \leq a\}$$

为此我们引入随机变量**分布函数的概念**。

离散型  
r.v.

分布律

连续型  
r.v.

分布函数

## § 3 随机变量的分布函数

### 一、随机变量分布函数概念的产生

设 $X$ 是随机变量，对任意实数 $x$ ，事件 $\{X \leq x\}$ 的概率 $P\{X \leq x\}$ 称为随机变量 $X$ 的**分布函数** (Distribution function)，记为 $F(x)$ ，即  $F(x) = P\{X \leq x\}$ 。

易知，对任意实数 $a, b$  ( $a < b$ ),

$$P\{a < X \leq b\} = P\{X \leq b\} - P\{X \leq a\} = F(b) - F(a)。$$

分布函数完整的描述了随机变量的统计规律性



## § 3 随机变量的分布函数

### 一、随机变量分布函数概念的产生



分布函数 $F(x)$ 的性质



**单调不减性：** 若 $x_1 < x_2$ , 则 $F(x_1) \leq F(x_2)$ ;



**归一性：** 对任意实数 $x$ ,  $0 \leq F(x) \leq 1$ , 且

$$F(-\infty) = \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0, \quad F(+\infty) = \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1$$



**右连续性：** 对任意实数 $x$ ,

$$F(x_0 + 0) = \lim_{x \rightarrow x_0^+} F(x) = F(x_0)$$

这三个性质是分布函数的充分必要性质

## § 3 随机变量的分布函数

### 一、随机变量分布函数概念的产生



已知r.v.  $X$  的概率分布或分布列求分布函数  $F(x)$

例：设随机变量  $X$  的分布律为

$X$	-1	2	3
$p_k$	0.25	0.5	0.25

求  $X$  的概率分布，并求  $P\{X \leq 0.5\}$ ,  
 $P\{1.5 < X \leq 2.5\}$ ,  $P\{2 \leq X \leq 3\}$ 。

例：设随机变量  $X$  的分布函数为

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x < -1 \\ 0.4 & -1 \leq x < 1 \\ 0.8 & 1 \leq x < 3 \\ 1 & x \geq 3 \end{cases}$$

求  $X$  的分布列

- $F(x)$  的各间断点  $x_k$  的取值，就是  $X$  的所有可能取值
- $X$  取这些值的概率为，

$$p_k = P\{X = x_k\} = F(x_k) - F(x_k - 0)$$

- 根据规则写出分布列

## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 一、概率密度



#### 概率密度的定义

对于随机变量 $X$ ，若存在非负函数 $f(x)$  ( $-\infty < x < +\infty$ )，使对任意实数 $x$ ，都有

$$F(x) = P\{X \leq x\} = \int_{-\infty}^x f(t) dt$$

则称 $X$ 为连续型随机变量， $f(x)$ 为 $X$ 的**概率密度函数**，简称**概率密度**或**密度函数**（probability density function or probability density）。

**注：**连续型随机变量的分布函数是连续函数。

## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 一、概率密度



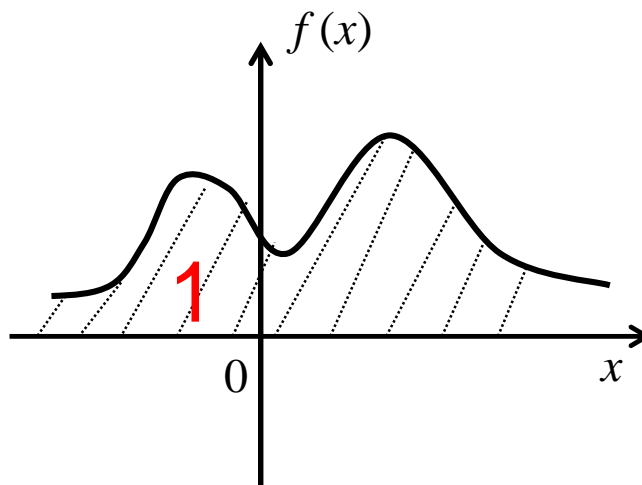
概率密度 $f(x)$ 的性质



**非负性:**  $f(x) \geq 0, (-\infty < x < \infty);$



**归一性:**  $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$



## § 4 连续型随机变量及其概率密度

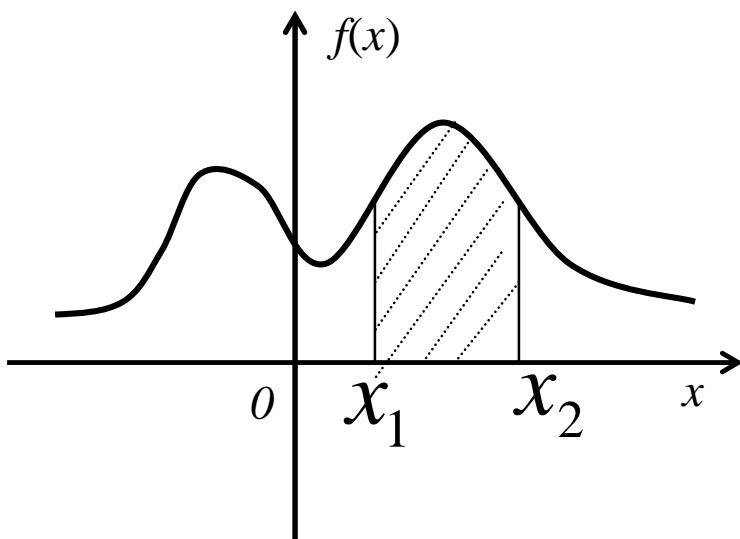
### 一、概率密度



概率密度 $f(x)$ 的性质

对于任意实数 $x_1, x_2 (x_1 \leq x_2)$ ,

$$P\{x_1 < X \leq x_2\} = F(x_2) - F(x_1) = \int_{x_1}^{x_2} f(x) dx$$



$X$  落在区间  $(x_1, x_2]$  的概率  $P\{x_1 < X \leq x_2\}$  等于区间  $(x_1, x_2]$  上的曲线  $y=f(x)$  之下的曲边梯形的面积



## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 一、概率密度



概率密度 $f(x)$ 的性质



若 $f(x)$ 在点 $x$ 处连续, 则有 $F'(x)=f(x)$

在 $f(x)$ 的连续点处有:

$$f(x) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{F(x + \Delta x) - F(x)}{\Delta x} = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{P(x < X \leq x + \Delta x)}{\Delta x}$$

则若不计高阶无穷小, 有:  $P(x < X \leq x + \Delta x) \approx f(x)\Delta x$

## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 一、概率密度



概率密度 $f(x)$ 的性质



#### 注意

- 概率密度不是概率
- $f(x)$  的大小决定 $X$ 落在区间 $(x, x+\Delta x]$ 内的概率的大小。它反映了点 $x$ 附近所分布的概率的“疏密”程度
- 对任意实数 $a$ , 有:  $P\{X=a\}=0$   
所以, 由 $P(A)=0$ , 不能推出 $A=\Phi$ ,

## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 一、概率密度



概率密度 $f(x)$ 相关例题

例：设r.v.X的概率密度函数为：

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{3} & \text{若 } x \in [0, 1] \\ \frac{2}{9} & \text{若 } x \in [3, 6] \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

若 $k$ 使得 $P\{X \geq k\} = \frac{2}{3}$ ，则 $k$ 的取值范围是？

例：设r.v.X的概率密度函数为：

$$f(x) = \begin{cases} a\sqrt{1-x^2}, & -1 < x \leq 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

(1)求常数 $a$ ； (2) $X$ 的分布函数；  
(3)  $P(0 < x \leq 1/2)$

## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 一、概率密度



离散型r.v.与连续型r.v.的比较

	离散型r.v.	连续型r.v.
可能取值	$X_i (i=1,2,3)$ 数轴上一些离散的点	连续变动的 $x$ 充满 某一空间
概率微元 及性质	$P_i = P\{X = x_i\} \quad (i=1,2,3,\dots)$ $P_i \geq 0, \quad \sum_{i=1}^{\infty} P_i = 1$	$f(x)dx$ $f(x) \geq 0, \quad \int_{-\infty}^{\infty} f(x)dx = 1$
分布函数 及性质	$F(x) = \sum_{x_i \leq x} P_i$ 上升的右连续阶梯函 数在 $x_i$ 处有间断	$F(x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt$ 上升的连续函数 $F'(x) = f(x)$
取值特点	$\forall a \in R$ $P\{X = a\}$ 不一定为零	$\forall a \in R$ $P\{X = a\}$ 一定为零 <sup>33</sup>

## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 二、常用的连续型随机变量

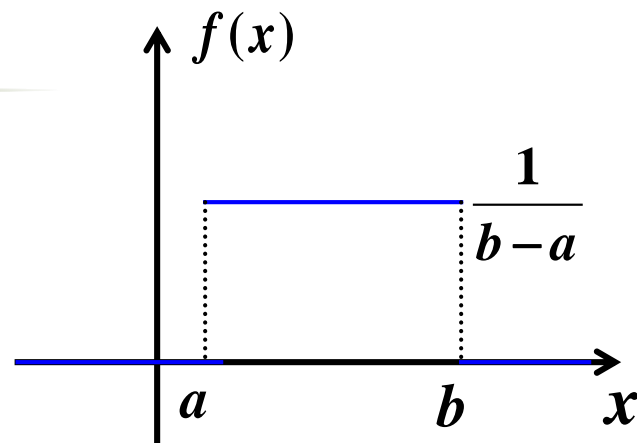


均匀分布

若连续型随机变量 $X$ 具有概率密度

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a < x < b \\ 0, & \text{else} \end{cases}$$

则称 $X$ 在区间 $(a,b)$ 上服从均匀分布，记为 $X \sim U(a,b)$



$$f(x) \geq 0, \text{ 且 } \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$$

## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 二、常用的连续型随机变量

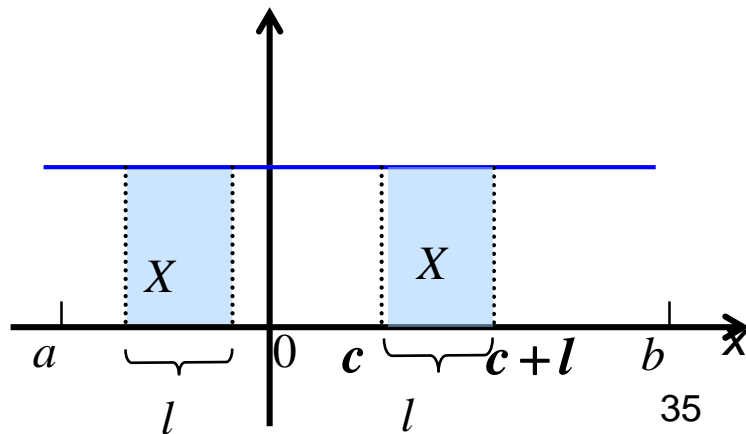


#### 均匀分布的性质



均匀分布的**等可能性**：它落在区间 $(a, b)$ 中任意等长度的子区间内的可能性是相同的；或者说它落在 $(a, b)$ 的子区间内的概率只依赖于子区间的长度与子区间的位置无关

对于任意长度的子区间 $(c, c+l)$ ,  $a \leq c < c+l \leq b$ , 有



## § 4 连续型随机变量及其概率密度

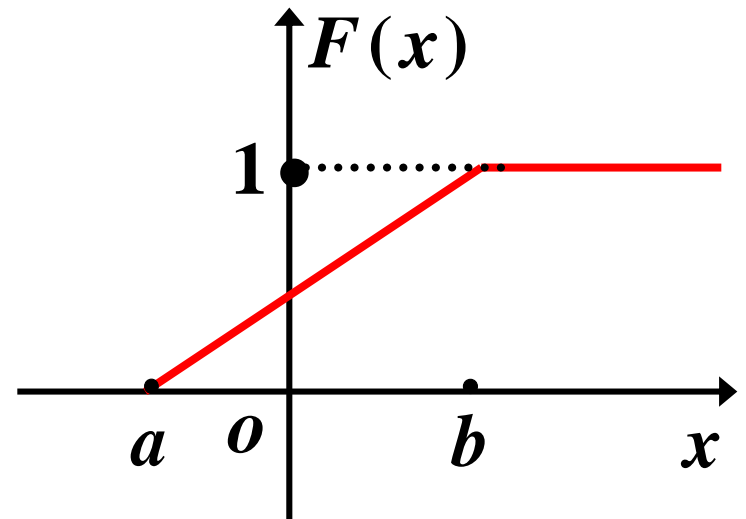
### 二、常用的连续型随机变量



均匀分布的分布函数

$X$ 的分布函数为

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < a, \\ \frac{x-a}{b-a}, & a \leq x < b \\ 1, & x \geq b \end{cases}$$





## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 二、常用的连续型随机变量



#### 均匀分布相关例题

例 设随机变量 $X$ 在区间 $[2, 5]$ 上服从均匀分布，现对 $X$ 进行3次独立观测，试求至少有两次观测值大于3的概率

例 设随机变量 $X$ 在区间 $[1, 6]$ 上服从均匀分布，求方程 $t^2 + Xt + 1 = 0$ 有实根的概率

## § 4 连续型随机变量及其概率密度

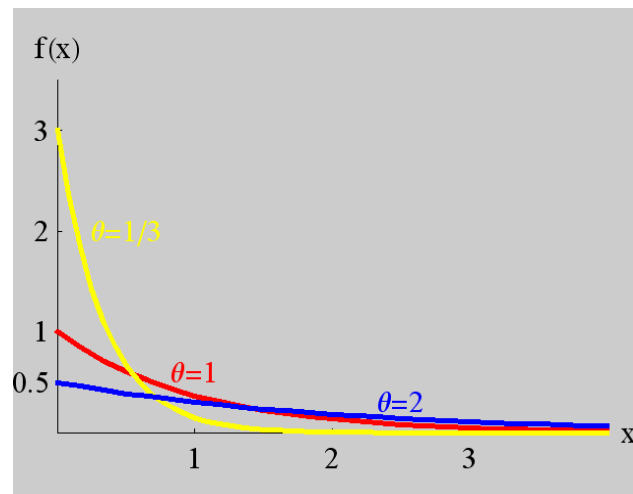
### 二、常用的连续型随机变量



#### 指数分布

若连续型随机变量 $X$ 的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-\frac{1}{\theta}x} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$$



其中 $\theta > 0$ 为常数，则称 $X$ 服从参数为 $\theta$ 的指数分布

## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 二、常用的连续型随机变量



#### 指数分布的无记忆性

对于任意  $s, t > 0$ , 有

$$\begin{aligned} P\{X > s+t | X > s\} &= \frac{P\{(X > s+t) \cap (X > s)\}}{P\{X > s\}} \\ &= \frac{P\{X > s+t\}}{P\{X > s\}} = \frac{1 - F(s+t)}{1 - F(s)} = \frac{e^{-(s+t)/\theta}}{e^{-s/\theta}} = e^{-t/\theta} = P\{X > t\} \end{aligned}$$

“无记忆性”

## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 二、常用的连续型随机变量



#### 指数分布相关例题

**例** 设顾客在某银行的窗口等待服务的时间 $X(\text{min})$ 服从指数分布，其概率密度为

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{5} e^{-x/5}, & x > 0 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

某顾客在窗口等待服务，若超过10min他就离开。他一个月要到银行5次。以 $Y$ 表示一个月内他未等到服务而离开窗口的次数。写出 $Y$ 的分布律，并求 $P\{Y \geq 1\}$ 。

## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 二、常用的连续型随机变量



#### 正态分布

若连续型随机变量 $X$  的概率密度为

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, \quad -\infty < x < \infty$$

其中 $\mu$ 和 $\sigma$ 都是常数,  $\mu$ 任意,  $\sigma > 0$ , 则称 $X$ 服从参数为 $\mu$ 和 $\sigma$ 的正态分布。记为 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 二、常用的连续型随机变量



#### 正态分布的性质



曲线关于 $x=\mu$ 对称。这表明对于任意 $h>0$ 有

$$P\{\mu-h < X \leq \mu\} = P\{\mu < X \leq \mu+h\}$$



当 $x=\mu$ 时取到最大值  $f(\mu) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}$



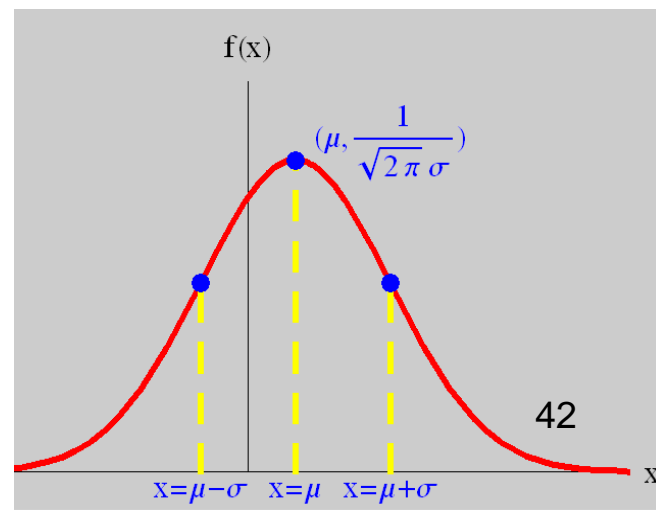
$X$ 离 $\mu$ 越远,  $f(x)$ 的值越小。  $x \rightarrow \pm\infty$ 时,  $f(x) \rightarrow 0$



曲线在 $x=\mu \pm \sigma$ 处有拐点



曲线以 $x$ 轴为渐近线



## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 二、常用的连续型随机变量

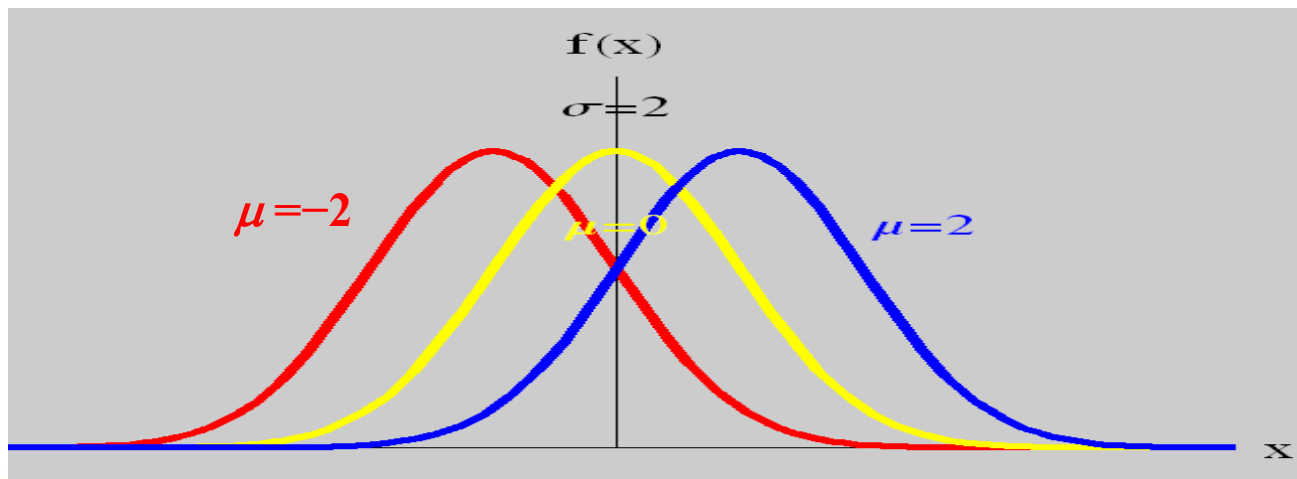


正态分布的两个参数



$\mu$ —位置参数

固定  $\sigma$ ，对于不同的  $\mu$ ，对应的  $f(x)$  的形状不变化，只是沿着  $x$  轴平移。



## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 二、常用的连续型随机变量

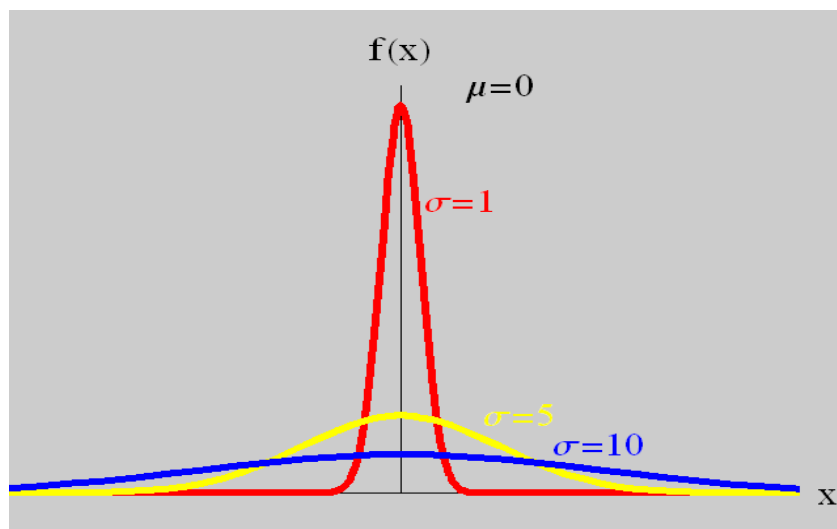


正态分布的两个参数



$\sigma$ —形状参数

固定  $\mu$ ，对于不同的  $\sigma$ ， $f(x)$  的形状不同。由于  $f(\mu) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma}$ ，所以  $\sigma$  越小， $f(x)$  变得越尖，而  $X$  落在  $\mu$  附近的概率越大





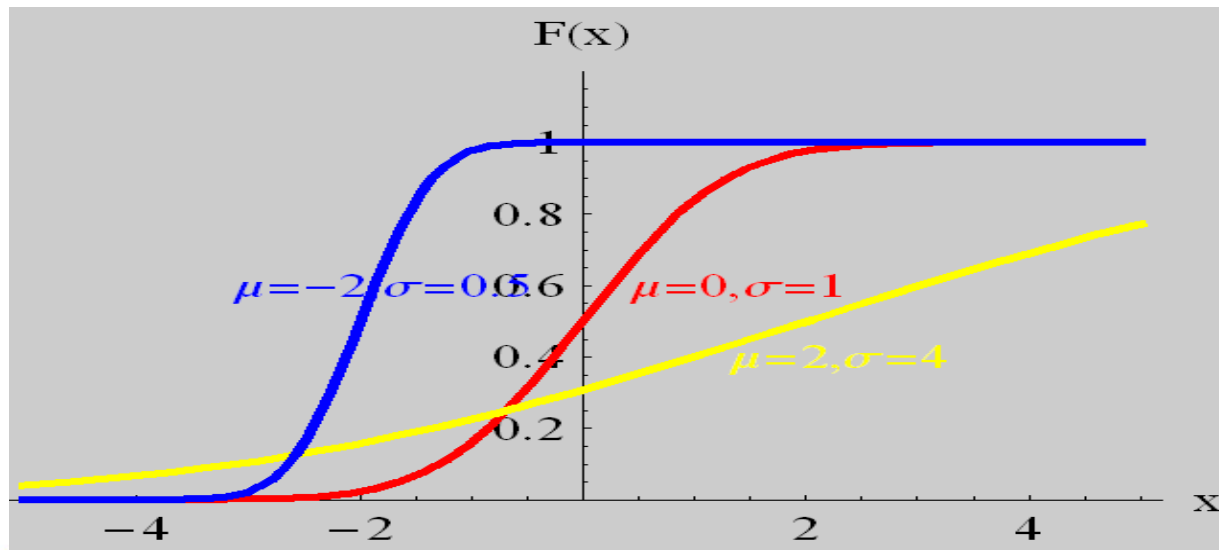
# § 4 连续型随机变量及其概率密度

## 二、常用的连续型随机变量



正态分布的分布函数

$$F(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{(t-\mu)^2}{2\sigma^2}} dt$$



## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 二、常用的连续型随机变量



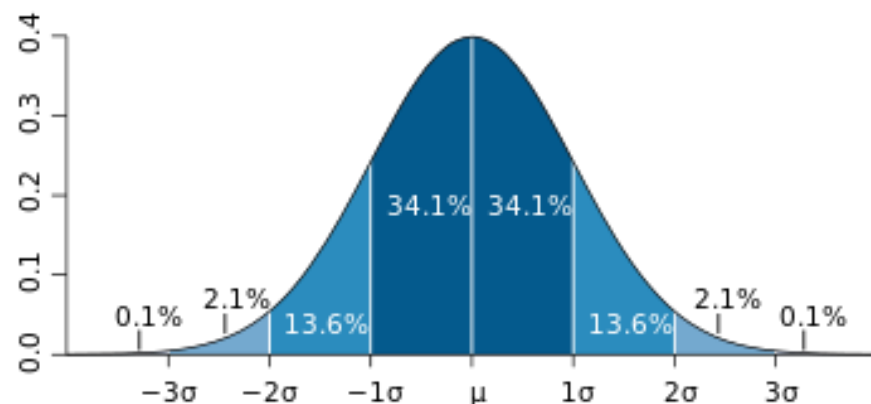
#### 标准正态分布

当正态分布 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 中 $\mu=0$ ,  $\sigma=1$ 时, 称 $X$ 服从标准正态分布。其概率密度和分布函数分别用 $\varphi(x)$ 、 $\Phi(x)$ 表示, 既有:

$$\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}, \quad -\infty < x < \infty$$

$$\Phi(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt, \quad -\infty < x < \infty$$

$$\Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$$



## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 二、常用的连续型随机变量



标准正态分布

● 引理 ●

若  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  , 则  $z = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$

证明:  $z = \frac{X - \mu}{\sigma}$  的分布函数为

$$P\{Z \leq x\} = P\left\{\frac{X - \mu}{\sigma} \leq x\right\} = P\{X \leq \mu + \sigma x\} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\mu + \sigma x} e^{-\frac{(t - \mu)^2}{2\sigma^2}} dt$$

$$\text{令 } \frac{t - \mu}{\sigma} = u, \text{ 得 } P\{Z \leq x\} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{u^2}{2}} du = \Phi(x)$$

由此知  $z = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$

## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 二、常用的连续型随机变量



#### 标准正态分布

于是，若 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ，则它的分布函数 $F(x)$ 可写成

$$F(x) = P\{X \leq x\} = P\left\{\frac{X - \mu}{\sigma} \leq \frac{x - \mu}{\sigma}\right\} = \Phi\left(\frac{x - \mu}{\sigma}\right)$$

对于任意区间 $(x_1, x_2]$ ，有

$$\begin{aligned} P\{x_1 \leq X \leq x_2\} &= P\left\{\frac{x_1 - \mu}{\sigma} \leq \frac{X - \mu}{\sigma} \leq \frac{x_2 - \mu}{\sigma}\right\} \\ &= \Phi\left(\frac{x_2 - \mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{x_1 - \mu}{\sigma}\right) \end{aligned}$$

## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 二、常用的连续型随机变量



#### 正态分布相关例题

例 设 $\ln(X) \sim N(1, 4)$ , 求 $P\{0.5 < X < 2\}$

解: 由题意得,  $\frac{\ln X - 1}{2} \sim N(0, 1)$

$$\begin{aligned} P\{0.5 < X < 2\} &= \Phi\left(\frac{\ln 2 - 1}{2}\right) - \Phi\left(\frac{\ln 0.5 - 1}{2}\right) \\ &= \Phi(-0.153) - \Phi(-0.847) \\ &= 0.8023 - 0.5596 \\ &= 0.2497 \end{aligned}$$

若 $\ln X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 则称 $X$ 服从对数正态分布, 求 $X$ 的密度函数

$$\text{计算 } \int_{-\infty}^{\infty} e^{-at^2} dt \quad (a > 0)$$

## § 4 连续型随机变量及其概率密度

### 二、常用的连续型随机变量



#### 正态分布相关例题

**例** 设某工程队完成某项工程所需时间 $X$ (天)近似服从 $N(100, 5^2)$ , 工程队上级规定: 若工程在100天内完成, 可以得到奖金10万元; 在100~115天内完成可得奖金3万元; 若超过115天完成, 罚款5万元。求该工程队在完成该工程时, 获奖金额的分布律。

**解:** 设 $Y$ 为事件: 获奖金额;  $X \sim N(100, 5^2)$

$$Y = \begin{cases} 10 & 0 < X < 100 \\ 3 & 100 \leq X \leq 115 \\ -5 & 115 \leq X < +\infty \end{cases}$$

**$Y$ 的分布律:**

$Y$	-5	3	10
$P_k$	0.0013	0.4987	0.5000

由 $X \sim N(100, 5^2)$ , 可以得到

$$P\{Y = 10\} = P\{X < 100\} = \Phi\left(\frac{100 - 100}{5}\right) = 0.5$$

$$P\{Y = 3\} = P\{100 \leq X \leq 115\}$$

$$= \Phi\left(\frac{115 - 100}{5}\right) - \Phi\left(\frac{100 - 100}{5}\right) = \Phi(3) - \Phi(0) = 0.4987$$

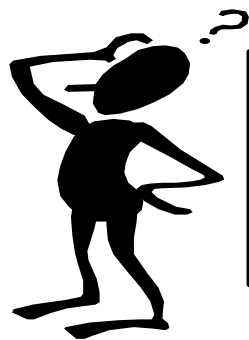
$$P\{Y = -5\} = P\{X > 115\} = 1 - \Phi\left(\frac{115 - 100}{5}\right)$$

$$= 1 - \Phi(3) = 0.0013$$

## § 5 随机变量的函数的分布



设 $g(x)$ 是定义在随机变量 $X$ 的一切可能值 $x$ 的集合上的函数，若随机变量 $Y$ 随着 $X$ 取值 $x$ 的值而取 $y=g(x)$ 的值，则称随机变量 $Y$ 为随机变量 $X$ 的函数，记作 $Y=g(X)$



如何根据已知的随机变量 $X$ 的分布求得随机变量 $Y=g(X)$ 的分布？

## § 5 随机变量的函数的分布

### 一、随机变量 $Y=f(X)$ 的分布的求解



离散型情况

例 设r.v. $X$ 的分布律为:

$X$	-2	-1	0	1	2
$P$	0.3	0.2	0.1	0.3	0.1

试求: 1)  $Y=3X+2$ 的分布律; 2)  $Z=X^2$ 的分布律

解: 1) 列表  $\Rightarrow$

$X$	-2	-1	0	1	2
$Y=3X+2$	-4	-1	2	5	8
$P$	0.3	0.2	0.1	0.3	0.1

由上表可得 $Y=3X+2$ 的分布律:

2) 列表  $\Rightarrow$

$X$	-2	-1	0	1	2
$Z=X^2$	4	1	0	1	4
$P$	0.3	0.2	0.1	0.3	0.1

$\Rightarrow Z=X^2$ 的分布律:

$Z$	0	1	4
$P$	0.1	0.4	0.4



## § 5 随机变量的函数的分布

### 一、随机变量 $Y=f(X)$ 的分布的求解



离散型情况

#### 方法总结

一般，若 $X$ 的分布律为：

$X$	$x_1$	$x_2$	$\dots$	$x_i$	$\dots$
$P$	$P_1$	$P_2$	$\dots$	$P_i$	$\dots$

则 $Y=g(X)$ 的分布律为：

$Y$	$g(x_1)$	$g(x_2)$	$\dots$	$g(x_i)$	$\dots$
$P$	$P_1$	$P_2$	$\dots$	$P_i$	$\dots$

**注意：**若 $g(x_1), g(x_2), \dots, g(x_i)$ 中有相同的值，则应合同值列并

## § 5 随机变量的函数的分布

### 一、随机变量 $Y=f(X)$ 的分布的求解



#### 连续型情况

若 $X$ 是连续r.v., 则 $Y=g(X)$ 一般也是r.v.; 若已知r.v. $X$ 的概率密度 $f_X(x)$ , 则可以用分布函数法求 $Y=g(X)$ 的概率密度

#### 方法总结

- 先求 $X$ 的定义域 $\Omega_X$ , 确定 $Y=g(X)$ 的值域 $\Omega_Y$ ;
- 对于任意的 $Y \in \Omega_Y$ , 写出 $Y$ 的分布函数;  
$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(g(X) \leq y) = P(x \in G_Y) = \int_{G_Y} f_X(x) dx$$
  
(其中 $G_Y = \{x | g(x) \leq y\}$ )
- 写出 $F_Y(y)$ 在 $(-\infty, \infty)$ 上的表达式
- 求导可得  $f_Y(y) = F'_Y(y)$

## § 5 随机变量的函数的分布

### 一、随机变量 $Y=f(X)$ 的分布的求解



连续型情况

例 已知若 $X \sim N(0,1)$ ，试求 $Y=e^X$ 的概率密度 $f_Y(y)$

**解：**由 $X$ 的定义域 $\Omega_X = (-\infty, \infty)$ ，可确定 $Y=e^X$ 的值域 $\Omega_Y = (0, \infty)$ ；

对任意的 $Y \in \Omega_Y = (0, \infty)$ ， $Y$ 的分布函数：

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(e^X \leq y) = P\{X \leq \ln y\} = \int_{-\infty}^{\ln y} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx$$

而当 $y \leq 0$ 时， $F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(e^X \leq y) = P(\Phi) = 0$

$$\text{求导可以得到： } f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{2\pi y}} e^{-\frac{(\ln y)^2}{2}} & y > 0 \\ 0 & y \leq 0 \end{cases}$$

## § 5 随机变量的函数的分布

### 一、随机变量 $Y=f(X)$ 的分布的求解



连续型情况

#### ● 定 理 ●

设随机变量 $X$ 具有概率密度 $f_X(x)$ ,  $-\infty < x < \infty$ , 又设函数 $g(x)$ 处处可导且恒有 $g'(x) > 0$  (或恒有 $g'(x) < 0$ ), 则 $Y=f(X)$ 是连续型随机变量, 其概率密度为

$$f_Y(y) = \begin{cases} f_X[h(y)] |h'(y)|, & \alpha < y < \beta \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

其中 $\alpha = \min\{g(-\infty), g(\infty)\}$ ,  $\beta = \max\{g(-\infty), g(\infty)\}$ ,  $h(y)$ 是 $g(x)$ 的反函数

## § 5 随机变量的函数的分布

### 一、随机变量 $Y=f(X)$ 的分布的求解



连续型情况



定理证明

1) 讨论 $g'(x)>0$ 的情况, 此时 $g(x)$ 严格单调增加, 它的反函数存在, 且在 $(\alpha, \beta)$ 严格单调增加, 可导。

当 $y=g(x)$ 在 $(\alpha, \beta)$ 取值,

当 $y \leq \alpha$ 时,  $F_Y(y) = P(Y \leq y) = 0$

当 $y \geq \beta$ 时,  $F_Y(y) = P(Y \leq y) = 1$

当 $\alpha < y < \beta$ 时,  $F_Y(y) = P(Y \leq y)$

$= P(g(X) \leq y) = P(X \leq h(y)) = \int_{-\infty}^{h(y)} f(x) dx$

则, 概率密度函数

$$f_Y(y) = \begin{cases} f_X[h(y)]h'(y), & \alpha < y < \beta \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

2) 讨论 $g'(x)<0$ 的情况可以同样地证明, 此时有

$$f_Y(y) = \begin{cases} f_X[h(y)]|h'(y)|, & \alpha < y < \beta \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

综上所述, 可以得到:

$$f_Y(y) = \begin{cases} f_X[h(y)]|h'(y)|, & \alpha < y < \beta \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

其中  $\alpha = \min\{g(-\infty), g(\infty)\}$ ,  $\beta = \max\{g(-\infty), g(\infty)\}$ ,  $h(y)$  是  $g(x)$  的反函数

## § 5 随机变量的函数的分布

### 一、随机变量 $Y=f(X)$ 的分布的求解



连续型情况

#### 定理

若r.v.  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $Y = aX + b (a \neq 0)$ , 则  $Y \sim N(a\mu + b, a^2 \sigma^2)$

即服从正态分布的随机变量的线性变换仍然服从正态分布

**证明:**  $Y = aX + b$  是单调函数, 其反函数为:  $X = \frac{Y - b}{a}$

$Y = aX + b$  的值域为  $(-\infty, \infty)$ ,  $X$  的概率密度  $f(x)$  为:  $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$

由前面的定理易得  $Y$  概率密度  $f_Y(y)$  为:

$$f_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{\left(\frac{y-b}{a} - \mu\right)^2}{2\sigma^2}} \cdot \frac{1}{|a|} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma|a|} e^{-\frac{(y-a\mu-b)^2}{2a^2\sigma^2}}$$

特别, 取  $a = \frac{1}{\sigma}$ ,  $b = -\frac{\mu}{\sigma}$  得:  $Y = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$

## § 5 随机变量的函数的分布

### 一、随机变量 $Y=f(X)$ 的分布的求解



#### 连续型情况

例 若 $X$ 服从区间 $(0, \pi)$ 上的均匀分布，试求 $Y=\sin X$ 的概率密度 $f_Y(y)$

解：由 $X$ 的值域 $\Omega_X = (0, \pi)$ ，可确定 $Y=\sin X$ 的值域 $\Omega_Y = (0, 1)$ ；

当 $y \in (0, 1)$ ,

$$\begin{aligned} F_Y(y) &= P(Y \leq y) = P(\sin X \leq y) = P(X \in (0, \arcsin y] \cup [\pi - \arcsin y, \pi)) \\ &= \int_0^{\arcsin y} \frac{1}{\pi} dx + \int_{\pi - \arcsin y}^{\pi} \frac{1}{\pi} dx = \frac{2}{\pi} \arcsin y \end{aligned}$$

显然，当 $y \leq 0$ 时， $F_Y(y) = 0$ ；当 $y \geq 1$ 时， $F_Y(y) = 1$ ；

从而， $Y=\sin X$ 的概率密度为：

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{2}{\pi} \frac{1}{\sqrt{1-y^2}}, & 1 > y > 0 \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$



谢 谢!

