













随机变量及其分布

常用的离散型随机变量

常用的连续型随机变量

随机变量函数的分布













2.1 随机变量及其分布

- 一、随机变量的定义
- 二、随机变量的分布函数
- 三、离散型随机变量及其分布律
- 四、连续型随机变量及其密度函数



一、随机变量的定义

许多随机试验的结果与实数密切联系, 也有些随机试验结果从表面上看并不与实数 相联系. 下面我们通过几个例子来引入随机变量的概念.

例 1

抛掷一颗均匀的骰子,出现的点数 X的取值样本空间={正面朝上,反面朝 上},样本空间不是一个数集. 但是我们可以人为地把试验结果和实数对应起来. **\$**

样本点		X的取值
正面朝上	→	1
反面朝上	\rightarrow	0

 ${X = 1} = { 正面向上}, {X = 0} = { 反面向上}$



一、随机变量的定义

定义1

在随机试验E中, Ω 是相应的样本空间, 如果对 Ω 中的每一个样本点 ω , 有 唯一一个实数 $X(\omega)$ 与它对应,那么就把这个定义域为 Ω 的单值实值函数

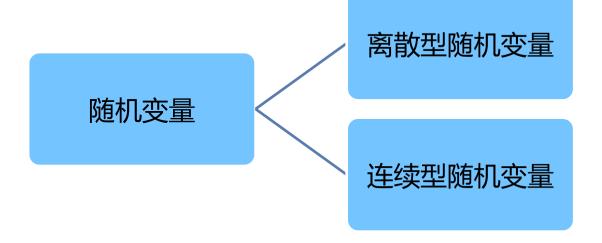
 $X = X(\omega)$ 称为是(一维) 随机变量.

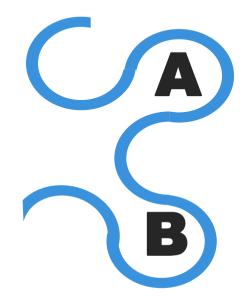
随机变量一般用大写字母X,Y,Z表示.

引进随机变量后, 随机事件及其概率可以通过随机变量来表达.



>>> 一、随机变量的定义





如果一个随机变量仅可能取有限或可列个值,则称其为离散 型随机变量、

如果一个随机变量的取值充满了数轴上的一个区间(或某几 个区间的并),则称其为连续型随机变量。



一、随机变量的定义

随机变量的直观解释

随机变量 X 是样本点的函数, 这个函数的自变量是样本点, 可以是数, 也可以不是数, 定义域是样本空间,而因变量必须是实数。这个函数可以让不同的样本点对应不同的实数, 也可以让多个样本点对应于一个实数。



定义2

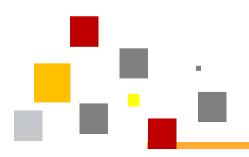
给定一个随机变量X, 对任意实数 $x \in (-\infty, +\infty)$, 称函数 $F(x) = P(X \le x)$

为随机变量X的分布函数.对任意满足条件 $-\infty < a < b < +\infty$ 的实数a,b,有

$$P(a < X \le b) = F(b) - F(a).$$

- (1) 分布函数是定义在 $-\infty < x < +\infty$ 上,取值在[0,1]上的一个函数。
- (2) 任一随机变量X都有且仅有一个分布函数,有了分布函数,就可计算与随机变量X相关的事件的概率问题。





设一盒子中装有10个球,其中5个球上标有数字1,3个球上标 有数字2,2个球上标有数字3。

从中任取一球, 记随机变量X为 "取得的球上标有的数字"

- (1) 写出X的分布函数F(x);
- (2) 作出分布函数F(x)的图像.



解 容易得到X可取1,2,3,由古典概型的计算方法,对应的概率值分别为0.5,0.3,0.2。

由分布函数定义知

若x < -1, 则{ $X \le x$ }为不可能事件

$$F(x) = P(X \le x) = 0$$

若 $1 \le x < 2$,则 $\{X \le x\} = \{X = 1\}$

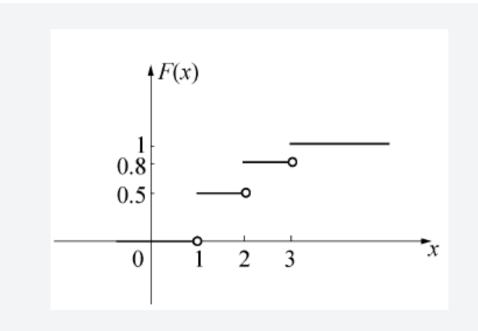
$$F(x) = P(X \le x) = P(X=1) = 0.5$$

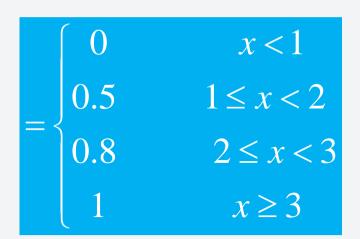
同理, 当 $2 \le x < 3$ 时, 有 $F(x) = P(X \le x) = P(X=1) + P(X=2) = 0.8$

当
$$x \ge 3$$
时,有 $F(x) = P(X \le x) = P(X=1) + P(X=2) + P(X=3) = 1$



综上,随机变量的分布函数为
$$F(x) = P(X \le x)$$

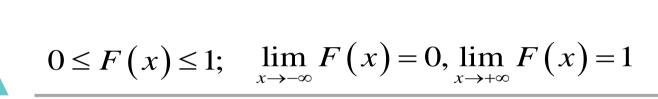






分布函数的性质

设F(X)是随机变量X的分布函数,则有



分布函数单调不减;

对任意的 $x \in (-\infty, +\infty)$, 分布函数右连续;

 $P(X < x) = F(x^{-})$



三、离散型随机变量及其分布律

定义3

设
$$\Omega_x = \{x_1, x_2, \dots x_n \dots\}$$
 且 $P(X = x_i) = p_i$

其中 p_i 满足:

(1) 非负性
$$p_i \ge 0 (i = 1, 2, \cdots);$$

(2) 规范性
$$\sum_{i=1}^{\infty} p_i = 1,$$

那么称表达式 $P(X = x_i) = p_i, i = 1, 2, ...$ 为随机变量X的分布律或概率函数.



三、离散型随机变量及其分布律



换句话说,如果一个随机变量只可能取有限个值或可列无限个 值,那么称这个随机变量为(一维)离散型随机变量.

一维离散型随机变量的分布律也可表示为:

X	x_1	\mathcal{X}_2		• • •	\mathcal{X}_n	• • •
概率	p_1	p_2	•••	•••	p_n	• • •



三、离散型随机变量及其分布律

例 2

设随机变量X的分布律如下:

X	-1	O	2	
概率	0.2	0.4	0.4	<u> </u>

(1)
$$P(X \le -0.7)$$
 (2) X 的分布函数 $F(x)$

(1)
$$P(X \le -0.7) = P(X = -1) = 0.2$$
,

(2) X 的分布函数 F(x) 求解过程同例 1,可得 $F(x) = \begin{cases} 0, & x < -1 \\ 0.2, & -1 \le x < 0 \\ 0.6, & 0 \le x < 2 \\ 1, & x \ge 2 \end{cases}$



定义4



给定一个连续型的随机变量X, 如果存在一个定义域为 $(-\infty, +\infty)$

的非负实值函数f(x), 使得X的分布函数F(x)可以表示为

$$F(x) = \int_{-\infty}^{x} f(t) dt \qquad -\infty < x < +\infty$$

那么称f(x)为连续型随机变量X的概率密度函数.



概率密度函数满足下面两个条件:

1
$$f(x) \ge 0, -\infty < x < +\infty;$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) \, \mathrm{d}x = 1.$$

注意到
$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = F(+\infty) = 1$$
.

对照一下离散型随机变量的概率函数所满足的两个条件,

$$1 \quad p_i \geq 0$$

$$\sum_{i} p_i = 1$$

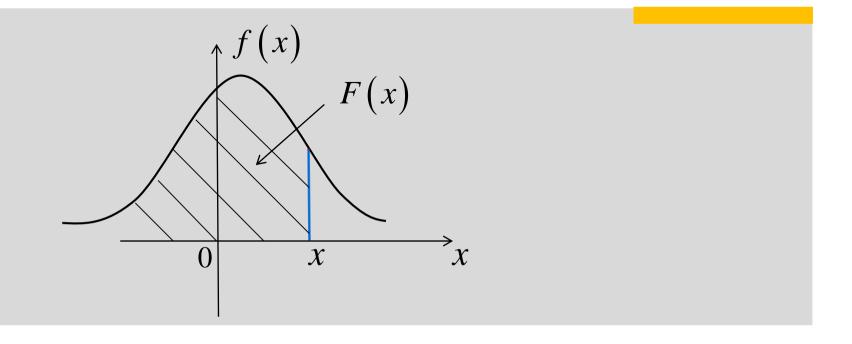
这两个条件同样刻划了密度函数的特征性质,即如果有实值函数具备这两条性质,那么它必定是某个连续型随机变量的概率密度函数.



>>> 四、连续型随机变量及其密度函数

分布函数和概率密度函数的关系在几何上的体现:

$$F(x) = \int_{-\infty}^{x} f(t) dt$$
$$-\infty < x < +\infty$$





连续型随机变量的性质

设X是任意连续型随机变量,且F(x)与f(x)分别是它的分布函数与概率密度函数,则有:

f(x)是连续函数,且在F(x)的连续点处,有

$$F'(x) = f(x);$$

2 对任意常数 $c(-\infty < c < +\infty)$ 有P(X = c) = 0;

结合结论2可知:

$$P(a \le X \le b) = P(a < X < b) = P(a \le X < b)$$
$$= P(a < X \le b) = \int_a^b f(x) dx.$$



例 3

设随机变量X的概率密度函数为

$$f(x) = \begin{cases} 3x^2, & 0 < x < 1, \\ 0, & \text{#th} \end{cases}$$

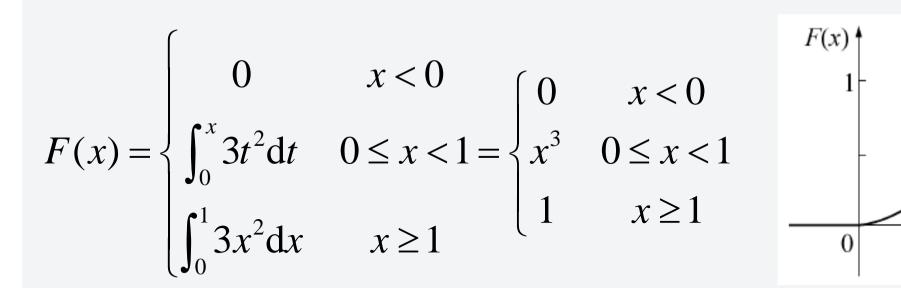
求

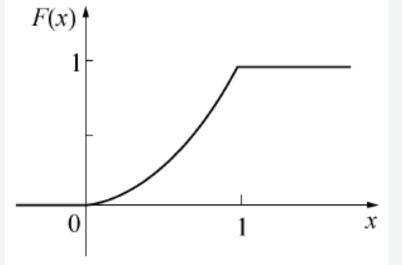
(1) P(|X| < 0.5); (2) X的分布函数F(x)

解 (1)
$$P(|X| < 0.5) = \int_{-0.5}^{+0.5} f(x) dx = \int_{0}^{+0.5} 3x^2 dx = 0.125$$



解(2)





目录/Contents











- 随机变量及其分布
- 常用的离散型随机变量
- 常用的连续型随机变量
- 随机变量函数的分布







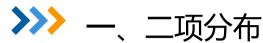






2.2 常用的离散型随机变量

- 一、二项分布
- 二、泊松分布
- 三、超几何分布
- 四、几何分布与负二项分布



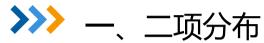
设对一随机试验 E, 我们只关心某个事件 A 发生与否,此时试验的结果可以看成只有两种: A 发生或者 A 不发生。那么称这个试验为<mark>贝努利试验</mark>.

在 n 重贝努利试验中,若以X 表示事件 A 在n 次试验中出现的次数.则 X的取值为 $0,1,2,\cdots,n$,相应的概率为:

$$P(X=k) = C_n^k \cdot p^k \cdot (1-p)^{n-k} \qquad (k=0,1,\cdots n).$$

分布律为

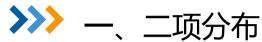
$$\frac{X \mid 0 \qquad 1 \qquad \cdots \qquad k \qquad \cdots \qquad n}{P \mid (1-p)^n \quad C_n^1 p (1-p)^{n-1} \quad \cdots \quad C_n^k p^k (1-p)^{n-k} \quad \cdots \quad p^n}.$$



其中p 为事件A 发生的概率. 则称X 服从参数为n,p 的二项分布, 记成

$$X \sim B(n, p)$$
.

在概率论中, 二项分布是一个重要的分布. 在许多独立重复试验中, 都具有二项分布的形式.



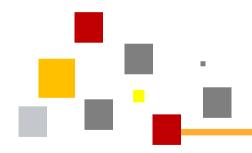
若二项分布 $X \sim B(n, p)$ 中取n = 1,相应的分布律为

$$\begin{array}{c|cc} X & 0 & 1 \\ \hline P & 1-p & p \end{array}$$

即随机变量X的取值为 0,1,相应的概率记为

$$P(X=1)=p,$$
 $P(X=0)=1-p(0$

则又称服从 0 - 1分布(或两点分布).





>>> 一、二项分布

例 4

某人向同一目标重复独立射击5次,每次命中目标的概率为0.8,求(1)此人 能命中3次的概率; (2) 此人至少命中2次的概率。

设 X表示在5次重复独立射击中命中的次数,则

$$X \sim B(5, 0.8)$$

- $P(X=3) = {5 \choose 3} \times 0.8^3 \times 0.2^2 = 0.2048$
- $P(X \ge 2) = 1 P(X < 2) = 1 P(X = 0) P(X = 1) = 0.99328$



二、泊松分布

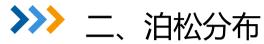


设随机变量 X 的概率密度函数为

$$P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, \quad k = 0, 1, 2, ...; \quad \lambda > 0$$

则称X服从参数为 λ 的泊松分布, 记为 $X \sim P(\lambda)$.

由无穷级数知识知:
$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = 1$$



泊松分布也是一种常用的离散型分布,它常常与计数过程相联系,例如



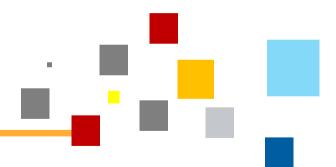
某一时段内某网站的点击量;

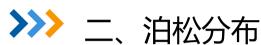


早高峰时间段内驶入高架道路的车辆数;



一本书上的印刷错误数。





例 5

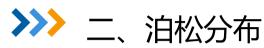
设随机变量 X 有分布律 $P(X = k) = \frac{c \times 3^k}{k!} (k = 0, 1, 2, \cdots)$,求 C 的值,并求解 $P(X \le 2)$.

解

根据分布律的定义有 $\sum_{k=0}^{+\infty} \frac{c \times 3^k}{k!} = 1 \Rightarrow c = e^{-3}$.

事实上,不难看出 $X \sim P(3)$,所以 $c = e^{-3}$ 。

$$P(X \le 2) = P(X = 0) + P(X = 1) + P(X = 2)$$
$$= \frac{e^{-3} \times 3^{0}}{0!} + \frac{e^{-3} \times 3^{1}}{1!} + \frac{e^{-3} \times 3^{2}}{2!} = \frac{17}{2}e^{-3}.$$



例 6

已知一购物网站每周销售的某款手表的数量X服从参数为6的泊松分布.问周初至少预备多少货源才能保证该周不脱销的概率不小于0.9.假定上周没有库存,且本周不再进货.

解 设该款手表每周的需求量为X,则有 $X \sim P(6)$;设至少需要进n块该款手表,才能满足不脱销的概率不小于0.9,即要满足

$$P(X \le n) \ge 0.9$$

$$P(X \le n-1) < 0.9$$

解得 $P(X \le 8) = 0.847237$, $P(X \le 9) = 0.916076$

所以周初预备9块时,能满足90%的顾客需求而不脱销。



二、泊松分布

定理 (泊松定理)

在 n 重贝努利试验中,记 A 事件在一次试验中发生的概率为 p_n ,当 $n \to +\infty$ 时, 有 $np_n \to \lambda$

对于任意一个非负整数k,有

$$\lim_{n\to+\infty} \binom{n}{k} p_n^k \left(1-p_n\right)^{n-k} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}.$$

泊松定理告诉我们: 满足一定条件时, 二项概率可以用泊松分布的概率值来近似.



>>> 二、泊松分布

例 7

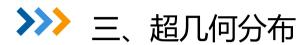
设某保险公司的某人寿保险险种有1000人投保,每个投保人在一年内死亡的 概率为0.005,且每个人在一年内是否死亡是相互独立的,试求在未来一年中 这1000个投保人中死亡人数不超过10人的概率.

记X未来一年中这1000个投保人中死亡人数,则有

$$X \sim B(1000, 0.005)$$

此时可近似看作参数为5的泊松分布,

$$P(X \le 10) = \sum_{k=0}^{10} {1000 \choose k} \times 0.005^{k} \times 0.995^{1000-k}$$
$$\approx \sum_{k=0}^{10} \frac{5^{k}}{k!} e^{-5} = 0.986305$$



设有n件产品,其中M件次品.现从中不放回任取n个产品,($n \le N$).则这n个产品中所含的次品X 的分布律为

$$P(X = k) = \frac{\binom{M}{k} \binom{N - M}{n - k}}{\binom{N}{n}}$$

$$k = \max\{0, n + M - N\}, 2, \dots, \min\{M, n\}.$$

我们称 X 服从参数为n , N 和 M 的超几何分布.



三、超几何分布

记
$$p = \frac{M}{N}$$
 , 可以证明, 有

$$\lim_{N\to\infty} \frac{\binom{M}{k}\binom{N-M}{n-k}}{\binom{N}{n}} = \binom{n}{k}p^k \left(1-p\right)^{n-k}.$$

在实际应用中, 当 $n \ll N$ 时, 即抽取个数n远小于产品总数N 时, 每次抽取后, 总体中的不合格品 率 $p = \frac{M}{N}$ 改变很微小, 所以不放回抽样可以近似地看出放回抽样, 这是超几何分布可用二项分布近似。

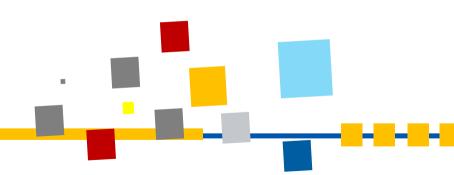


>>> 四、几何分布与负二项分布

如果随机变量 X 的分布律为

X	1	2	3	• • •	\boldsymbol{k}	• • •
概率	p	p(1-p)	$p(1-p)^2$	• • •	$p(1-p)^{k-1}$	• • •

则称 X 服从参数为P 的几何分布.





》 四、几何分布与负二项分布

几何分布也是一种常用的离散型分布,例如



抛掷一颗均匀的骰子,首次出现 6 点时的投掷次数 $X \sim Ge(\frac{1}{6})$;



首次投篮命中时投篮的次数 $X \sim Ge(p)$, p 为每次投篮时的命中率;



任课教师每次上课随机抽取 10%的学生签到, 某位学生首次被老师要 求签到时总的上课次数 $X \sim Ge(0.1)$.



四、几何分布与负二项分布

例 8

设 $X \sim Ge(p)$,则对任意正整数m和n,证明P(X > m + n | X > m) = P(X > n)

证明

可以解得
$$P(X > n) = \sum_{i=n+1}^{+\infty} (1-p)^{i-1} p = \frac{p(1-p)^n}{1-(1-p)} = (1-p)^n$$

故
$$P(X > m + n | X > m) = \frac{P(X > m + n)}{P(X > m)} = \frac{(1 - p)^{m+n}}{(1 - p)^m} = (1 - p)^n = P(X > n)$$

这个例题说明,几何分布具有无记忆性的性质.



负二项分布是几何分布的一个延伸.在伯努利试验中,记每次试验中A事件发

生的概率 P(A) = p(0 , 设随机变量 <math>X 表示 A 事件第 r 次出现时的试验次

数,则X的取值为 $r,r+1,\dots,r+n,\dots$ 相应的分布律为:

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

称随机变量 X 服从参数为 r, p 的**负二项分布**,记为. $X \sim NB(r, p)$ 。其中当 r=1 时,即为几何分布.

目录/Contents











- 2.1 随机变量及其分布
- 2.2 常用的离散型随机变量
- 2.3 常用的连续型随机变量
- 2.4 随机变量函数的分布







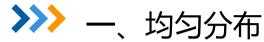






2.3 常用的连续型随机变量

- 一、均匀分布
- 二、指数分布
- 三、正态分布



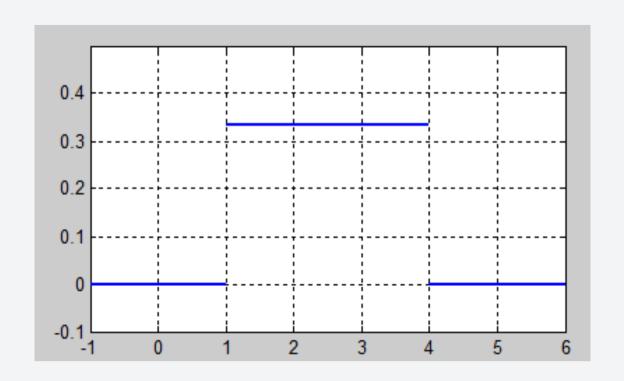
设随机变量 X 的概率密度函数为

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

则称 X 服从区间 (a,b) 上的

均匀分布, 记作 $X \sim U(a,b)$

密度函数图形如右图:





一、均匀分布

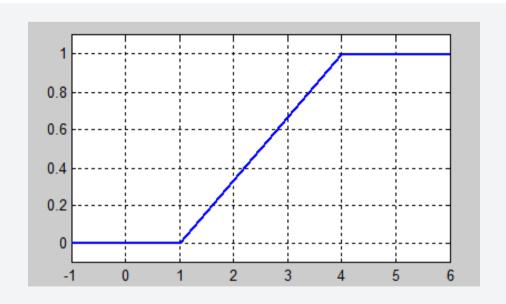
计算可得分布函数为:

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

我们考察一下这个分布函数,若
$$a < c < c + d < b$$
,则 $p(c \le X < c + d) = F(c + d) - F(c)$
$$= \frac{c + d - a}{b - a} - \frac{c - a}{b - a} = \frac{d}{b - a}$$

这恰好是区间 [c,c+d)和取值总区间的长度比,只与区间长度d有关,与区间位置c无关.

如右所示。分布函数图形





>>> 一、均匀分布

设随机变量 $X \sim U(-1,4)$, 求 (1) 事件 $\{|X| < 2\}$ 的概率; (2) Y表示对X作 例 9 次独立重复观测中事件 $\{|X| < 2\}$ 出现的次数, 求P(Y = 2).

解 (1) X 的概率密度函数为 $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{4 - (-1)} & -1 < x < 4 \\ 0 & \pm 2 \end{cases}$

所以
$$P(|X|<2) = P(-1< X<2) = \int_{-1}^{2} \frac{1}{5} dx = \frac{3}{5};$$

(2) Y 表示对 X 作 X 次独立重复观测中事件 $\{|X| < 2\}$ 出现的次数,

故
$$Y \sim B\left(3, \frac{3}{5}\right)$$
, 所以 $P(Y=2) = {3 \choose 2} \left(\frac{3}{5}\right)^2 \frac{2}{5} = \frac{54}{125}$.



二、指数分布

如果随机变量X 的密度函数为

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x > 0 \\ 0 & \sharp \hat{x} \end{cases}$$

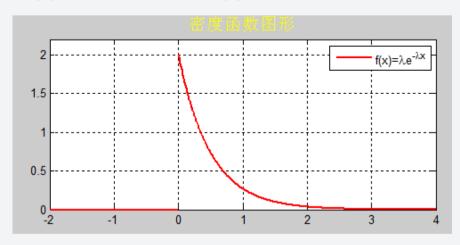
则称 X 服从参数为 λ 的指数分布,

记为 $X \sim E(\lambda)$, $(\lambda > 0)$

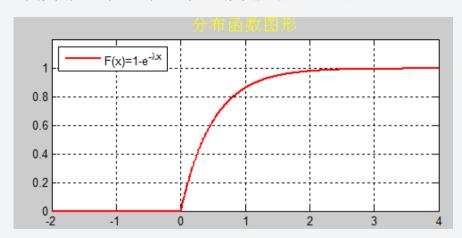
其分布函数为

$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x} & x \ge 0 \\ 0 & x < 0 \end{cases}$$

指数分布的密度函数图形如下:



指数分布的分布函数图形如下:





二、指数分布

由定义易得服从指数分布的随机变量的概率计算公式:

设
$$X \sim E(\lambda)$$
, $0 \le a < b$,则 $p(a < X \le b) = e^{-\lambda a} - e^{-\lambda b}$

例 10

设随机变量 $X \sim E(\lambda)$,则对任意实数s,t>0,

证明
$$P(X > s + t | X > s) = P(X > t)$$

可以解得 $P(X > t) = 1 - F(t) = e^{-\lambda t}$

故
$$P(X > s + t | X > s) = \frac{P(X > s + t)}{P(X > s)} = \frac{e^{-\lambda(s + t)}}{e^{-\lambda s}} = e^{-\lambda t} = P(X > t).$$



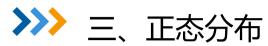


设随机变量 X 的概率密度函数为

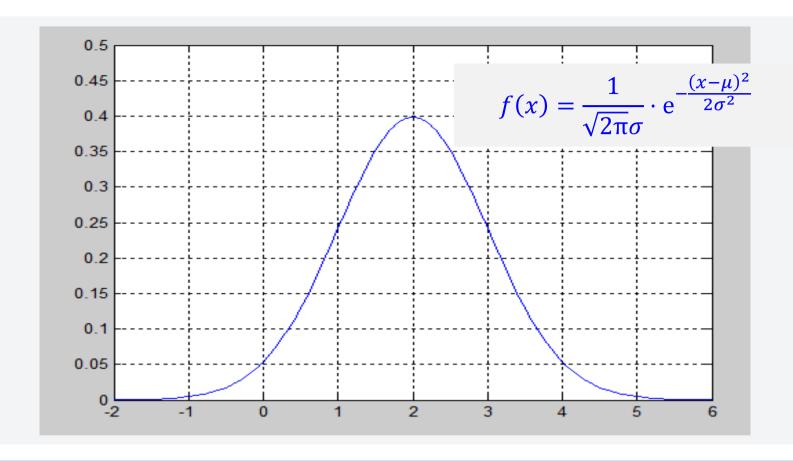
$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \cdot e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, \quad x \in R$$

则称 X 服从参数为 μ , σ^2 的**正态分布**, 记为 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$.

服从正态分布的随机变量统称为正态随机变量.



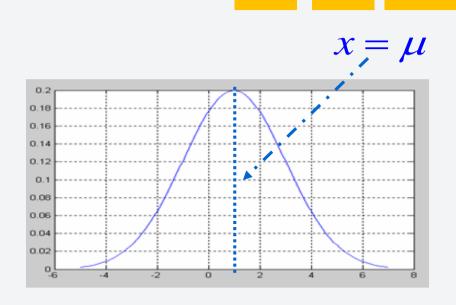
正态分布的密度函数曲线图形





正态分布概率密度函数的曲线特征:

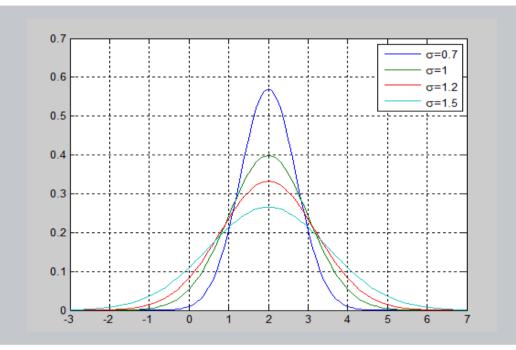
- 密度函数f(x)的图形关于 $x = \mu$ 对称;
- 2 f(x)在 $x = \mu$ 处取得最大值 $f(\mu) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}$;
- 3 当 $|x| \rightarrow \infty$ 时, $f(x) \rightarrow 0$;





正态分布概率密度函数的曲线特征:

当 σ^2 较大时曲线比较平坦,当 σ^2 较小时曲线比较陡峭.



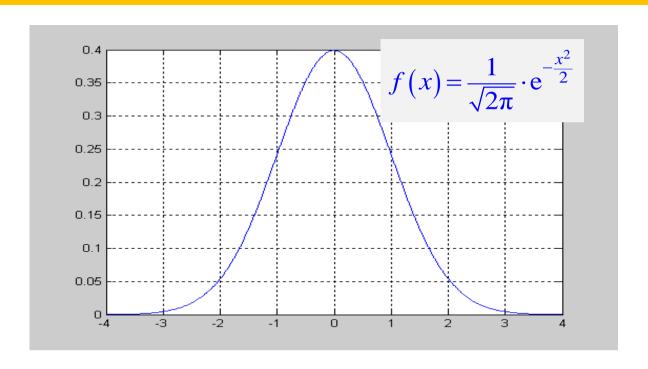


 $\mu = 0, \sigma^2 = 1$ 时的正态分布称为标准正态分布.其概率密度函数和分布函数分别为

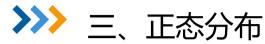
$$\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{x^2}{2}}$$

$$\Phi(x) = \int_{-\infty}^{x} \varphi(t) dt = P(X \le x)$$

$$-\infty < x < +\infty$$



标准正态分布密度函数图形



关于标准正态分布有以下结果:

 $\mathbf{1}$ 当x > 0时, $\Phi(x)$ 的值可以查概率函数值表得到, 且

$$P(a < X \le b) = \Phi(b) - \Phi(a)$$

- 2 当x < 0 时,由密度函数对称性可得 $\Phi(x) = 1 \Phi(-x)$,特别地,有 $\Phi(0) = \frac{1}{2}$;
- 若 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 则 $P(a < X \le b) = \Phi\left(\frac{b-\mu}{\sigma}\right) \Phi\left(\frac{a-\mu}{\sigma}\right)$ 特别地 $P(X \le b) = \Phi\left(\frac{b-\mu}{\sigma}\right)$ $P(X > a) = 1 \Phi\left(\frac{a-\mu}{\sigma}\right)$



三、正态分布

例 11

设随机变量 $X \sim N(0,1)$, 查表求下列概率值:

(1)
$$P(-1 < X \le 1.22)$$
; (2) $P(|X| \le 1.22)$

解

查表并计算可得

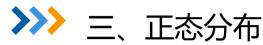
$$P(-1 < X \le 1.22) = \Phi(1.22) - \Phi(-1) = \Phi(1.22) - (1 - \Phi(1))$$

$$= 0.8888 - 1 + 0.8413 = 0.7301$$

同样地

$$P(|X| \le 1.22) = P(-1.22 \le X \le 1.22) = \Phi(1.22) + \Phi(-1.22)$$

$$=2\Phi(1.22)-1=0.7776$$



一般地, 有下列结论:

设随机变量 $X \sim N(0.1)$, c > 0, 则

$$P(|X| < c) = \Phi(c) - \Phi(-c) = 2\Phi(c) - 1$$

$$P(|X| > c) = 1 - P(|X| \le c) = 2 - 2\Phi(c)$$

若 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$,则

$$P(a < X \le c) = \Phi\left(\frac{b - \mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a - \mu}{\sigma}\right)$$

特别地
$$P(X \le b) = \Phi\left(\frac{b-\mu}{\sigma}\right); \quad P(X > a) = 1 - \Phi\left(\frac{a-\mu}{\sigma}\right)$$



例 12

设 $X \sim N(1,4)$, 试求概率 $P(X \leq 3), P(X \leq -3)$

解 查表并计算可得

$$P(X \le 3) = \Phi\left(\frac{3-1}{2}\right) = \Phi(1) = 0.8413$$

$$P(X \le -3) = \Phi\left(\frac{-3-1}{2}\right) = 1 - \Phi(2) = 0.0228$$



例 13

设随机变量X服从标准正态分布N(0,1), c为何值时才能满足

$$P(X \le c) = 0.95$$

解

由
$$P(X \le c) = \Phi(c) = 0.95$$
 , 查附录4知

$$\Phi(1.645) = 0.95 \Rightarrow c = 1.645.$$



标准正态分布的分位数概念:

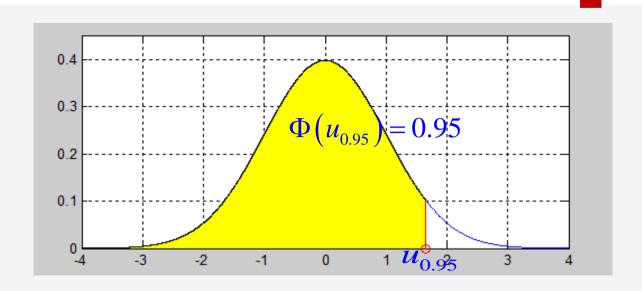
设 $X \sim N(0,1)$, 对给定的 α , 若数 u_{α} 满足

$$\Phi(u_{\alpha}) = \int_{-\infty}^{u_{\alpha}} \varphi(x) dx = P(X \le u_{\alpha}) = \alpha$$

称 u_{α} 为随机变量X 的 α —分位数









三、正态分布

例 14

某学校规定划分考生成绩的等级方法如下:考试成绩的实际考分在前10%的为A 等,考分在前10%以后但在前50%的为B等,考分在前50%以后但在前85%的为 C等,考分在后10%的为D等.某次期末考试中,设考生的成绩X服从正态分布 $X \sim$ $N(\mu, \sigma^2)$, 经计算可知 $\mu = 73$, $\sigma^2 = 144$, 求这次期末考试等级划分的具体分数 线。

解

由题意可知X~N(73,144),则

$$P(X \ge a) = 1 - \Phi(\frac{a - 73}{12}) = 0.1$$

$$\Rightarrow (\frac{a-73}{12}) = u_{0.9} = 1.282 \Rightarrow a = 88.384 \approx 88$$



综述所求,可知,在此次考试中,分数在88.384以上的,为等级A,分数在73至88.384之间的, 为等级B,分数在57.616至73之间的,为等级C,分数在57.616以下的,为等级D。

目录/Contents











2.1 随机变量及其分布

2.2 常用的离散型随机变量

2.3 常用的连续型随机变量

2.4 随机变量函数的分布

目录/Contents











随机变量函数的分布

- 一、离散型随机变量函数的分布
- 二、连续型随机变量函数的分布

设随机变量X, 定义一个函数g(x), 则Y = g(X) 是随机变量X的函数, 也是一个 随机变量。问题:已知X的分布,如何求 Y = g(X)的分布.



一、离散型随机变量函数的分布

例 15

设随机变量 X 的分布律为

\boldsymbol{X}	-1	0	1	2
概率	0.1	0.2	0.3	0.4

求 Y = X + 2 的分布律;

求 $W = X^2$ 的分布律。



一、离散型随机变量函数的分布

解

(1) 随机变量Y = X + 2的取值为0,1,2,4 且P(Y = y) = P(X = y - 2).

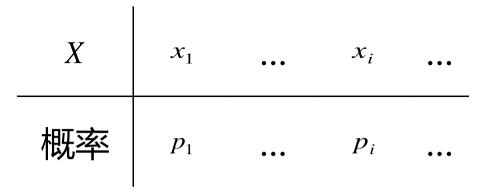
由此得到相应的分布律:

(2) 随机变量 $W = X^2$ 的取值为0.1.4. 同理可得对应的分布律为:



一、离散型随机变量函数的分布

设离散型随机变量 X 的分布律为



则Y = g(X)的分布律为

$$Y = g(X)$$
 $g(x_1)$... $g(x_i)$... p_i ...

但要注意的是,与 $g(x_i)$ 取相同值对应的那些概率应合并相加。



例 16

设X服从区间(1,3)上的均匀分布,求X2的密度函数。

随机变量 X 的取值范围(1,3), 故随机变量 $Y = X^2$ 的取值范围为区间(1,9), Y仍然 是一个连续型随机变量。因此需求解Y的分布函数为 $F_Y(y)$ 和概率密度函数 $f_{V}(y) = F'(y)_{o}$

根据题意, X的概率密度函数为
$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2} & 1 < x < 3 \\ 0 &$$
其它

Y的分布函数 $F_Y(y) = P(Y \le y) = P(X^2 \le y)$



Y的分布函数
$$F_Y(y) = P(Y \le y) = P(X^2 \le y)$$



当
$$y < 1$$
时, $F_{V}(y) = 0$;

当
$$1 \le y < 9$$
时, $F_Y(y) = P(-\sqrt{y} \le X \le \sqrt{y}) = \int_1^{\sqrt{y}} \frac{1}{2} dx = \frac{\sqrt{y}-1}{2};$



当
$$y \ge 9$$
时, $F_Y(y) = 1$ 。

通过 $F_{Y}'(y) = f_{Y}(y)$ 得到Y的密度函数

$$f_Y(y) = F'_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{4\sqrt{y}}, & 1 < y < 9; \\ 0, & \sharp \text{ th.} \end{cases}$$



Y = g(X)的分布函数与密度函数求解的一般步骤:

- 由随机变量X的取值范围 Ω_X 确定随机变量Y的取值范围 Ω_Y ;
- 对任意一个 $y \in \Omega_Y$, 求出 $F(y) = P(Y \le y) = P(g(X) \le y) = P\{X \in G_y\} = \int_{G_Y} f(x) dx$.

其中 $\{X \in G_v\}$ 是与 $\{g(X) \le y\}$ 等价的随机事件,而 $G_v = \{x : g(x) \le y\}$ 是实数轴上 的某个集合(通常是一个区间或若干个区间的并集)。

- 按分布函数的定义写出 $F_Y(y)$, $-\infty < y < +\infty$
- 通过对分布函数求导,得到 $f_Y(y) = F_Y(y), -\infty < y < +\infty$ 。

68



二、连续型随机变量函数的分布

例 17 设 $X \sim N(0,1)$, 求随机变量Y = |X|的密度函数.

易得随机变量Y = |X|的取值范围为区间 $[0, +\infty)$, Y仍然是一个连续型随机变 量。当 $y \ge 0$ 时,Y的分布函数为

$$F_Y(y) = P(Y \le y) = P(|X| \le y) = P(-y \le X \le y) = \Phi(y) - \Phi(-y)$$

直接对上式求导有
$$f_Y(y) = F_y'(y) = \Phi'(y) - \Phi'(-y) = \frac{2}{\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{y^2}{2}}$$

所以,Y的概率密度函数为
$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{2}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}}, & y > 0, \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$



定理 1

设连续型随机变量 X 的密度函数为 $f_X(x)$, Y = g(X) 是连续型随机变量, 则Y = g(X)的密度函数为

$$f_{Y}(y) = f_{X}(g^{-1}(y)) \cdot \left| \left[g^{-1}(y) \right]' \right|$$

定理 2

设 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 则当 $k \neq 0$ 时, $Y = kX + b \sim N(k\mu + b, k^2\sigma^2)$,

特别地, $\frac{X-\mu}{\sigma}$ ~N(0,1)



例 18

 $\partial X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 求随机变量 $Y = e^X$ 的密度函数.

解 因 $y = e^x$ 的反函数为 $x = \ln y$; 当y > 0时单增, $x' = \frac{1}{y}$, 所以当y > 0时

$$f_Y(y) = f_X(\ln y)(\ln y)' = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma y}} e^{-\frac{(\ln y - \mu)^2}{2\sigma^2}}$$

所以 $Y = e^X$ 的密度函数为

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma y} e^{\frac{-(\ln y - \mu)^2}{2\sigma^2}}, & y > 0, \\ 0, & \not\exists \not E. \end{cases}$$

总结/summary











