

2.3 连续型随机变量及其概率密度



2.3.1 连续型随机变量及其概率密度

1. **定义** 设随机变量 X 的分布函数为 $F(x)$ ，若存在非负函数 $f(x)$ ，使对于任意实数 x ，有

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

则称 X 为**连续型随机变量**，其中函数 $f(x)$ 称为随机变量 X 的概率密度函数，简称为**概率密度**。

2. 连续型随机变量的分布函数 $F(x)$ 性质

- (1) 连续型随机变量的分布函数 $F(x)$ 是连续函数。
- (2) 对于连续型随机变量 X 来说，它取任一指定实数 a 的概率均为零，即 $P\{X=a\}=0$ 。

事实上， $P\{X=a\}=F(a)-F(a-0)$ 且 $F(x)$ 为连续函数，

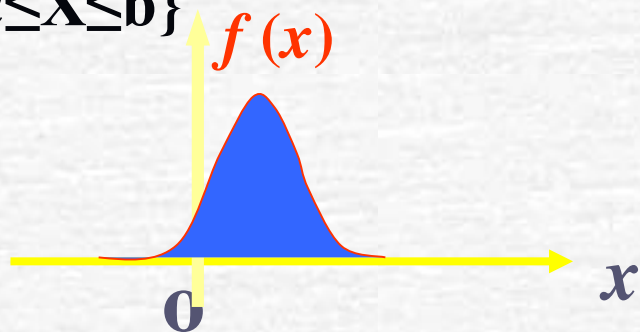
则有 $F(a-0)=F(a)$ ，得： $P\{X=a\}=0$ 。

注： $P\{X=a\}=0$ ，而事件 $\{X=a\}$ 并非不可能事件。就是说，若 A 是不可能事件，则有 $P(A)=0$ ；

反之，若 $P(A)=0$ ， **A 并不一定是不可能事件。**

同样的，对必然事件也有类似的结论。

(3) 在计算连续型随机变量 X 落在某一区间的概率时，不必区分该区间是开区间或闭区间或半开区间。例如有
 $P\{a < X \leq b\} = P\{a \leq X < b\} = P\{a < X < b\} = P\{a \leq X \leq b\}$



3. 概率密度 $f(x)$ 的性质:

(1) $f(x) \geq 0$

(2) $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt = 1$ (这是因为 $F(+\infty) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt = 1$)

反之，满足 (1) (2) 的一个可积函数 $f(x)$ 必是某连续型随机变量 X 的概率密度，因此，常用这两条性质检验 $f(x)$ 是否为概率密度。

几何意义：曲线 $y=f(x)$ 与 x 轴之间的面积等于1.

(3) X 落在区间 (x_1, x_2) 的概率

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

几何意义： 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) 上曲线 $y=f(x)$ 之下的曲边梯形的面积。

(4) 若 $f(x)$ 在点 x 处连续，则有 $F'(x)=f(x)$ 。

这是因为 $F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$ ，当 $f(x)$ 连续时，

$F(x)$ 可导，所以在 $f(x)$ 的连续点处， $F'(x)=f(x)$ 。

(5) 概率密度 $f(x)$ 的物理意义

由性质4 在 $f(x)$ 的连续点 x 处有

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



这里我们看到概率密度的定义与物理学中的线密度的定义相类似，若非均匀直线的线密度为 $f(x)$ ，则在区间 (x_1, x_2) 上的直线的质量为 $\int_{x_1}^{x_2} f(x)dx$ 。这就是称 $f(x)$ 为概率密度的原因，它反映了概率在 x 点处的 " 密集程度 "。

4. 概率密度 $f(x)$ 与分布函数 $F(x)$ 的关系：

(1) 若连续型随机变量 X 具有概率密度为 $f(x)$ ，那么它的分

布函数为
$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt$$

(2) 若连续型随机变量 X 的分布函数为 $F(x)$ ，那么它的概率密度为 $f(x)=F'(x)$ 。

注意：对于 $F(x)$ 不可导的点 x 处， $f(x)$ 在该点 x 处的函数值可任意给出。

例1：设随机变量 X 具有概率密度

$$f(x) = \begin{cases} ke^{-3x} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$$

(1) 试确定常数 k ，(2) 求 $F(x)$ ，(3) 并求 $P\{X > 0.1\}$ 。

解：(1) 由于 $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dx = \int_0^{+\infty} ke^{-3x}dx = \frac{k}{3} = 1$ ，解得 $k=3$ 。

于是 X 的概率密度为 $f(x) = \begin{cases} 3e^{-3x} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$

$$(2) \text{ 从而 } F(x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt = \begin{cases} \int_0^x 3e^{-3t} dt = 1 - e^{-3x} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$$

$$\text{即 } F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-3x} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$$

$$(3) P\{X > 0.1\} = \int_{0.1}^{\infty} f(x)dx = \int_{0.1}^{\infty} 3e^{-3x} dx = e^{-0.3}$$

例2：确定常数A，B使得函数

$$F(x) = \begin{cases} Ae^x & x < 0 \\ B - Ae^{-x} & x \geq 0 \end{cases}$$

为连续型随机变量X的分布函数，并求出X的概率密度及概率 $P\{-1 < X < 2\}$ 。

解：由分布函数的性质知

$$1 = \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = B$$

所以 $B=1$.

又由连续型随机变量的分布函数的连续性知
 $F(x)$ 在 $x=0$ 处有 $F(0-0)=F(0)$, 即: $A=1-A$,

所以: $A=1/2$

于是X分布函数为:

$$F(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}e^x & x < 0 \\ 1 - \frac{1}{2}e^{-x} & x \geq 0 \end{cases}$$

X的概率密度为

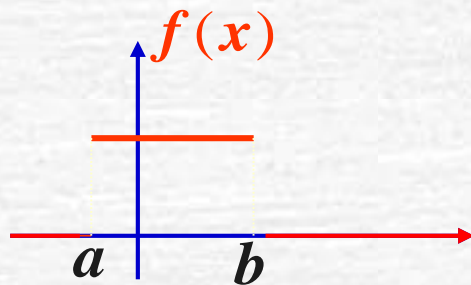
$$f(x) = F'(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}e^x & x < 0 \\ \frac{1}{2}e^{-x} & x \geq 0 \end{cases} = \frac{1}{2}e^{-|x|}$$

$$P\{-1 < X < 2\} = F(2) - F(-1) = 1 - \frac{1}{2}e^{-2} - \frac{1}{2}e^{-1}$$

2.3.2 三种重要的连续型分布:

1. 设连续随机变量X具有概率密度

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

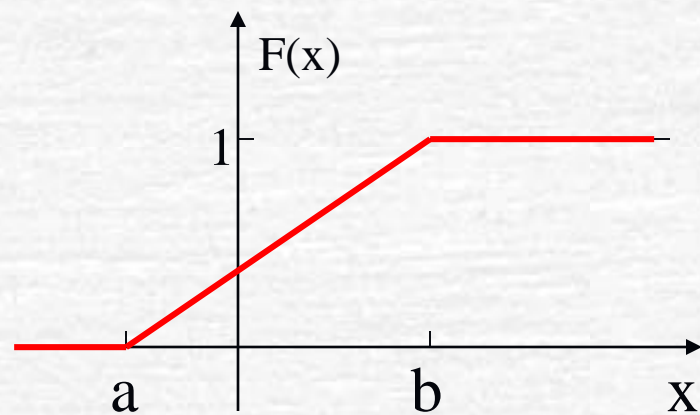
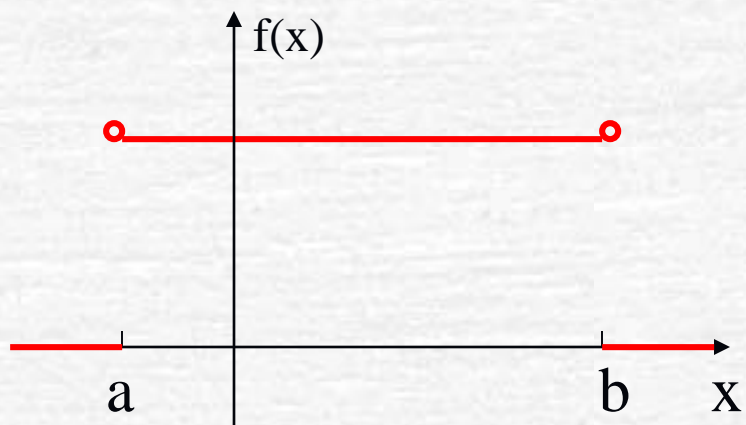


则称X在区间(a, b)上服从均匀分布, 记为 $X \sim U(a, b)$.

若 $X \sim U(a, b)$, 则容易计算出X的分布函数为

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

$f(x)$ 及 $F(x)$ 的图形分别如:



均匀分布

在数值计算时,由于四舍五入,小数点后某一位小数引入的误差;

公交线路车站上两辆公共汽车前后通过某汽车站的时间,即乘客候车时间

例3：设电阻值**R**是一个随机变量，均匀分布在900欧—1100欧。求**R**的概率密度及**R**落在950欧—1050欧的概率。

解：按题意，**R**的概率密度为

$$f(r) = \begin{cases} \frac{1}{1100 - 900} & 900 < r < 1100 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

$$\text{故有 } P\{950 < R \leq 1050\} = \int_{950}^{1050} \frac{1}{200} dr = 0.5$$

例 4 某公共汽车站从上午**7**时起，每隔**15**分钟来一辆班车，即**7: 00**，**7: 15**，**7: 30**，**7: 45**等时刻有班车到达此站。如果乘客到达此站的时间**X**在**7: 00**到**7: 30**之间服从均匀分布。

求：（**1**）乘客候车时间小于**5**分钟的概率；

（**2**）乘客候车时间超过**10**分钟的概率。

解（**1**） $P\{10 < X < 15\} + P\{25 < X < 30\} = \frac{1}{3}$;

（**2**） $P\{0 < X < 5\} + P\{15 < X < 20\} = \frac{1}{3}$

注释

- (1) 均匀分布的特性：若 $X \sim U(a, b)$ ，对于任意的区间 $(c, c+l) \in (a, b)$ ，则

$$P\{c < X < c + l\} = \int_c^{c+l} \frac{1}{b-a} dx = \frac{l}{b-a}$$

就是说在同样长的子区间内概率是相同的，这个概率只依赖于区间的长度而不依赖于区间的位置。

- (2) 我们现在能把一个区间 $[a, b]$ 上随机地选取一个点P的直观概念加以精确化。简单地说就是所选取的点P的坐标X在 $[a, b]$ 上是均匀分布的。

2. 指数分布

设连续型随机变量 X 具有概率密度为

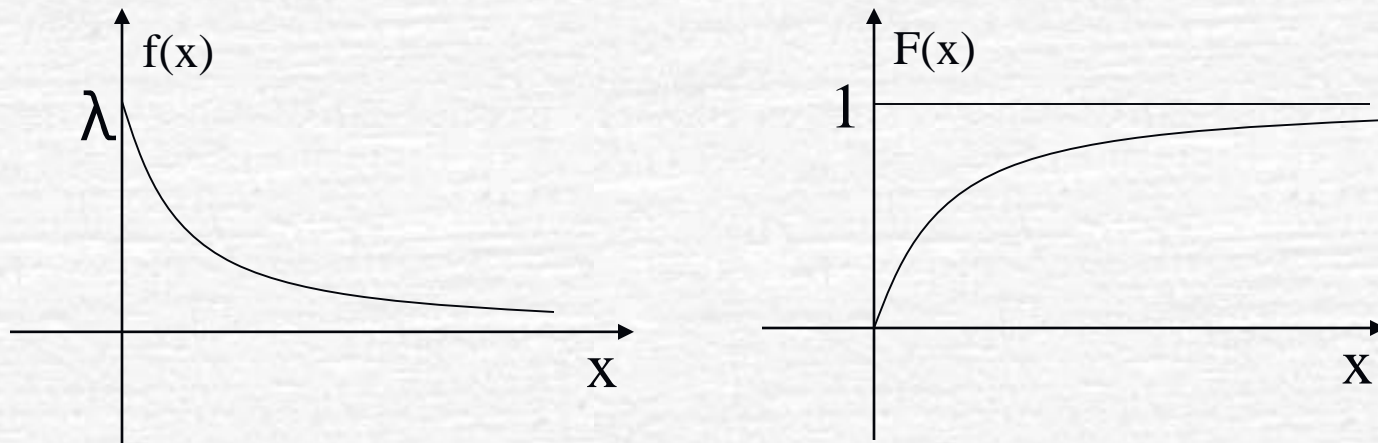
$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$$

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

容易验证： 指数分布的分布函数为

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

f(x)及F(x)的图形



指数分布的一个重要特性是”无记忆性”。

设随机变量 X 满足：对于任意的 $s>0$, $t>0$, 有

$$P\{X \geq s+t \mid X \geq s\} = P\{X \geq t\}$$

则称随机变量 X 具有无记忆性。

设随机变量 X 服从参数为 λ 的指数分布, 则

$$\begin{aligned} P\{X \geq s+t \mid X \geq s\} &= \frac{P\{X \geq s+t, X \geq s\}}{P\{X \geq s\}} \\ &= \frac{P\{X \geq s+t\}}{P\{X \geq s\}} = \frac{e^{-\lambda(s+t)}}{e^{-\lambda s}} = e^{-\lambda t} \end{aligned}$$

因此 $P\{X \geq s+t \mid X \geq s\} = P\{X \geq t\}$, 即指数分布具有“无记忆性”.

例5 设设备在任何长为 t 时间内发生故障的次数 $N(t) \sim \pi(\lambda t)$ 的Poisson分布, 求首次发生故障时刻 T 的分布函数。

解：当 $t > 0$ 时，时间间隔大于 t ，在 $[0, t]$ 时间内未发生故障。则 $\{T > t\} = \{N(t) = 0\}$,

$$P\{T > t\} = P\{N(t) = 0\} = \frac{(\lambda t)^0}{0!} e^{-\lambda t},$$

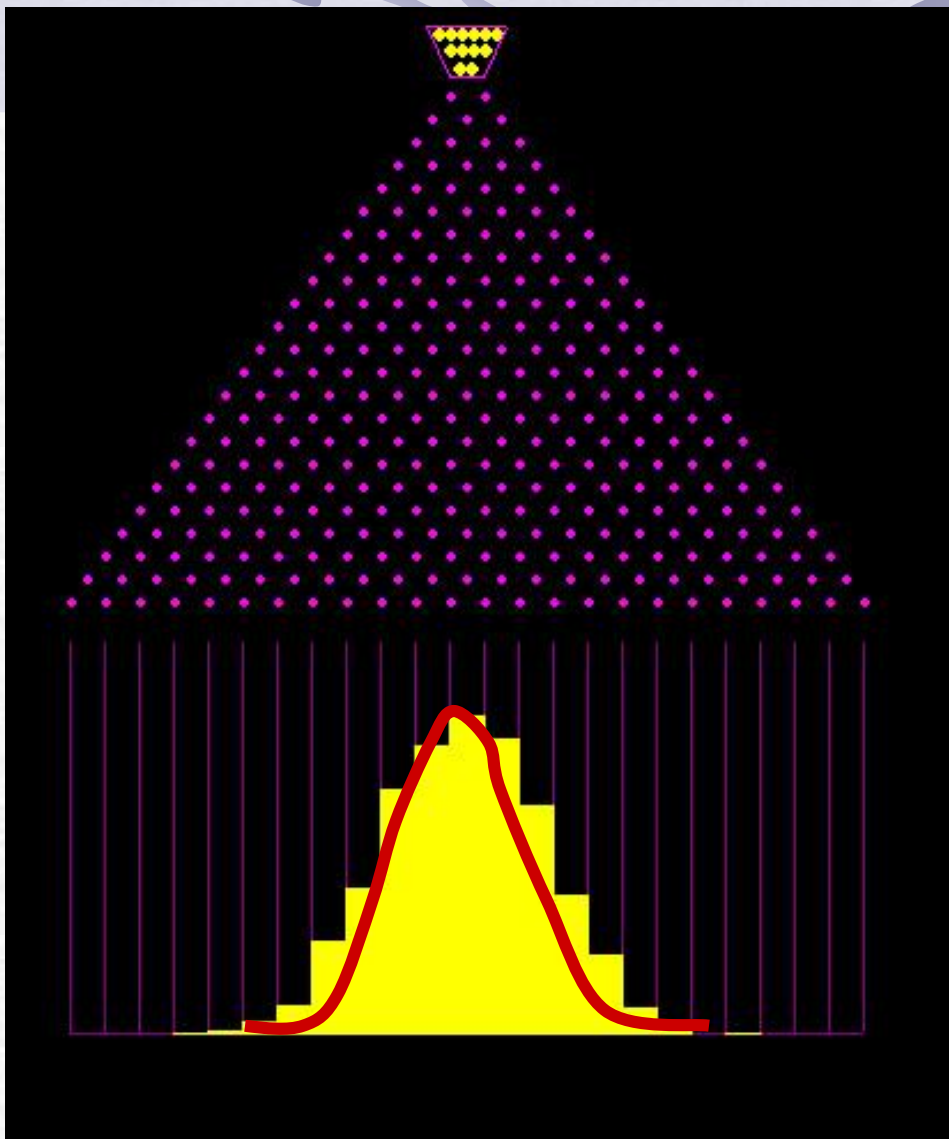
$$P\{T \leq t\} = 1 - e^{-\lambda t} = F(t)$$

$$\text{所以 } F(t) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda t} & t > 0 \\ 0 & t \leq 0 \end{cases}$$

服从参数为 λ 的指数分布。

指数分布常用于可靠性统计研究中，如元件的寿命。

高尔顿钉板试验



这条曲线就近似我们将要介绍的正态分布的密度曲线。

3. 正态分布

(1) 定义1：设随机变量X的概率密度为

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

其中 μ , σ ($\sigma > 0$) 为常数, 则称X服从参数为 μ, σ^2 的**正态分布**, 记为 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 。

验证 $f(x)$ 是一个合理的概率密度函数:

- ①显然, $f(x) \geq 0$;
- ②下面验证 $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dx = 1$

对于积分 $\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx$ ，作代换 $t = \frac{x-\mu}{\sigma}$ ，
则

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

因为 $\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \sqrt{2\pi}$ ，所以 $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$

定义2：当 $\mu=0$ ， $\sigma=1$ 时称X服从标准正态分布，记为

$X \sim N(0, 1)$ ，其概率密度为 $\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$

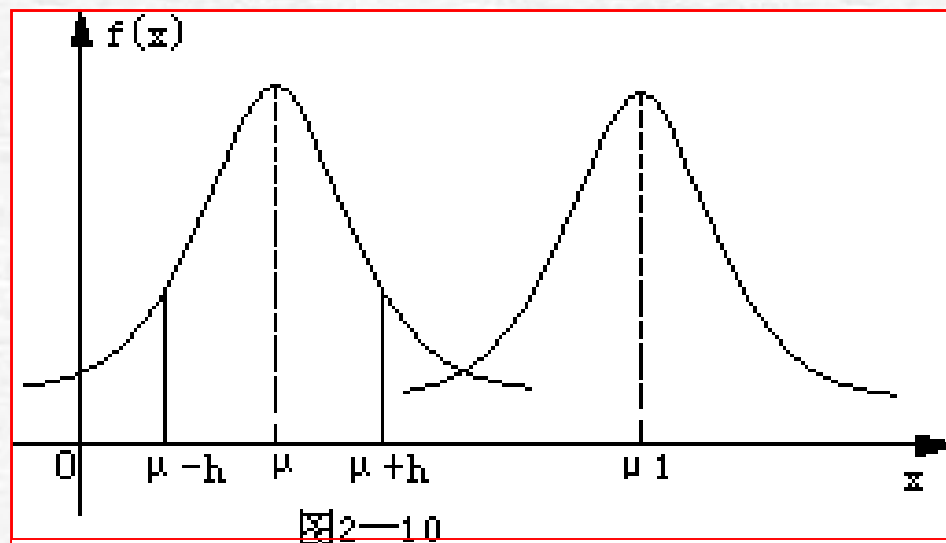
(2) 正态密度函数 $f(x)$ 的几何特征

因为

$$f'(x) = \frac{-(x-\mu)}{\sqrt{2\pi}\sigma^3} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, f''(x) = \frac{(x-\mu)^2 - \sigma^2}{\sqrt{2\pi}\sigma^5} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

得：驻点： $x=\mu$, 为函数的极大值点；

拐点： $x=\mu \pm \sigma$. 作图如下



所以

① 曲线关于 $x=\mu$ 对称，这表明对于任意 $h>0$ ，有

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

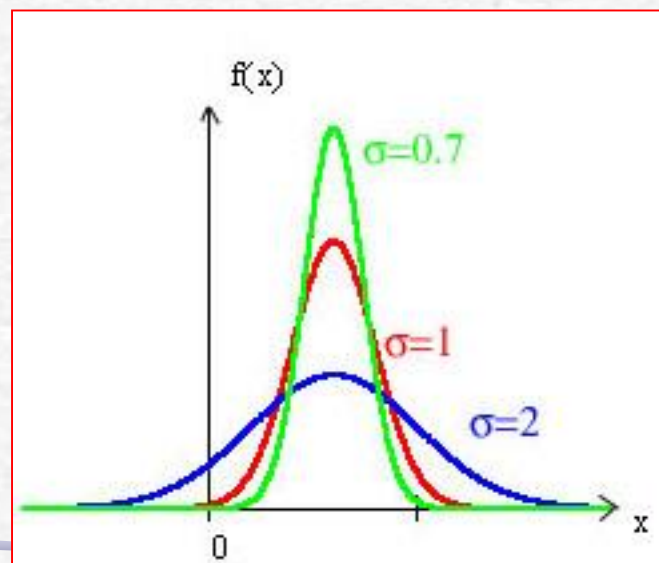
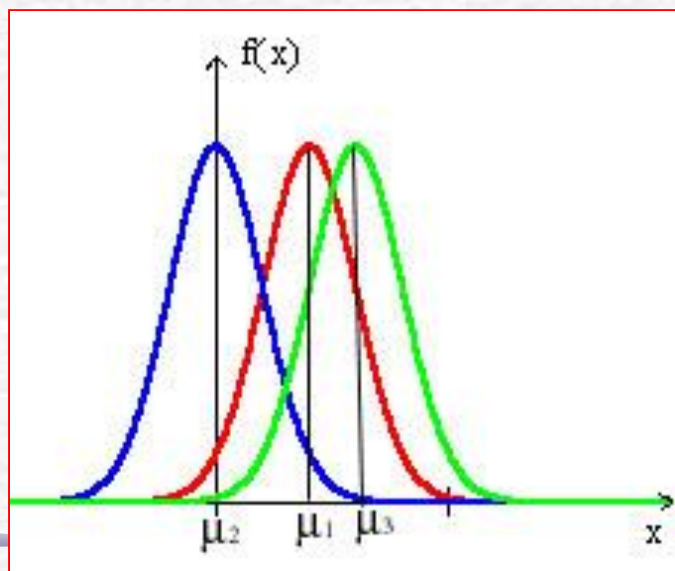
② 当 $x=\mu$ 时取到最大值 $f(\mu) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}$

X 离 μ 越远， $f(x)$ 的值越小，表明对于同样长度的区间，当区间离 μ 越远， X 落这个区间上的概率越小。

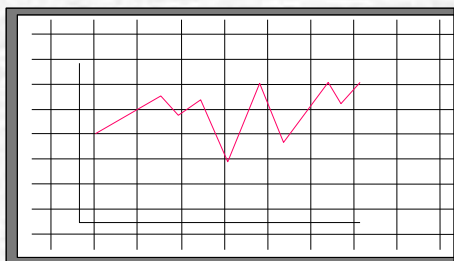
③ 在 $x=\mu \pm \sigma$ 处曲线有拐点，又由于 $\lim_{x \rightarrow \infty} f(x) = 0$ ，
所以曲线以 x 轴为水平渐近线。

④如果固定 σ ，改变 μ 的值，则图形沿着 Ox 轴平移，而不改变其形状，可见正态分布的概率密度曲线 $y=f(x)$ 的位置完全由参数 μ 所确定， μ 称为位置参数。

如果固定 μ ，改变 σ ，由于最大值 $f(\mu) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}$ ，可知当 σ 越小时图形变得越尖，因而 X 落在 μ 附近的概率越大。



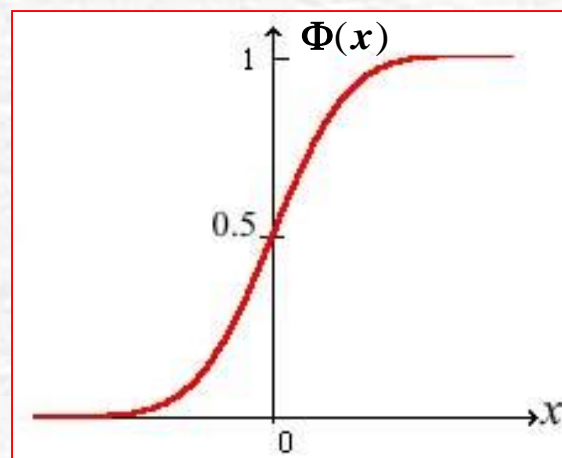
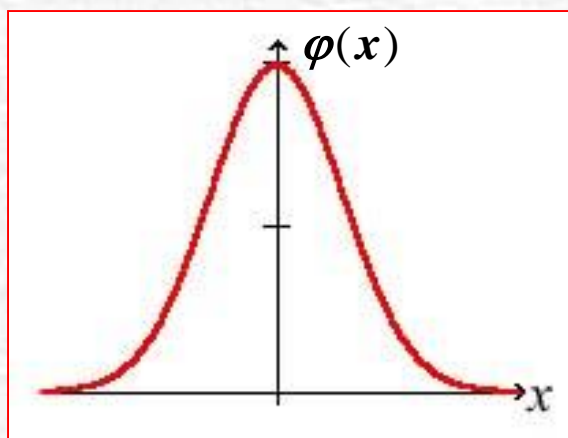
如我们遇到过的年降雨量和身高, 在正常条件下各种产品的质量指标, 如
零件的尺寸;
纤维的强度和张力;
农作物的产量, 小麦的穗长、株高;
测量误差, 射击目标的水平或垂直偏差;
信号噪声等等, 都服从或近似服从正态分布.



(3) 正态分布的概率计算

① 标准正态分布的概率计算

若 $X \sim N(0, 1)$ ，则概率密度 $\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$ ，如图。



X 的分布函数为：
$$\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt$$

一般的, $P\{a < X \leq b\} = \Phi(b) - \Phi(a)$ 通过查表求得。

常用性质:

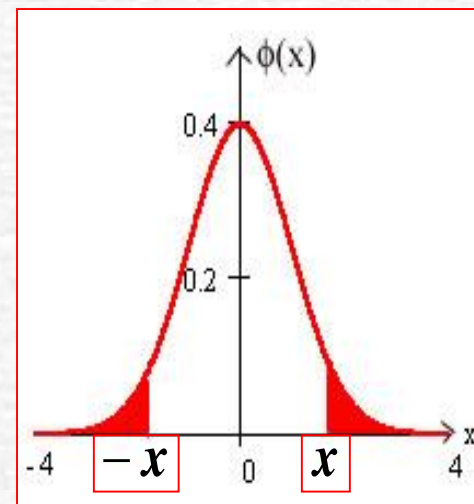
A. 对于任意实数 x , 有 $\Phi(x) + \Phi(-x) = 1$.

$$B. \Phi(0) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^0 e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{\sqrt{2\pi}}{2} = \frac{1}{2}$$

②一般正态分布的概率计算

若 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 则 X 的分布函数为:

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



对此积分作代换 $s=(t-\mu)/\sigma$, 则

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

因此计算 $F(x)$ 时化为求 $\Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$, 可查表求得.

一般的, $P\{a < X \leq b\} = F(b) - F(a)$

$$= \Phi\left(\frac{b-\mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a-\mu}{\sigma}\right)$$

例6: 设 $X \sim N(1.5, 2^2)$, 求 $P\{-1 \leq X \leq 2\}$ 。

解:

$$\begin{aligned} P\{-1 \leq X \leq 2\} &= F(2) - F(-1) = \Phi\left(\frac{2-1.5}{2}\right) - \Phi\left(\frac{-1-1.5}{2}\right) \\ &= \Phi(0.25) - \Phi(-1.25) = \Phi(0.25) + \Phi(1.25) - 1 \\ &= 0.5987 + 0.8944 - 1 \\ &= 0.4931 \end{aligned}$$

例7：设X具有分布N(3, 4)，求数c，使得
 $P\{X>c\}=2P\{X\leq c\}$ 。

解：

$$P\{X > c\} = 1 - P\{X \leq c\} = 1 - \Phi\left(\frac{c-3}{2}\right)$$

$$P\{X \leq c\} = \Phi\left(\frac{c-3}{2}\right)$$

$$\text{因此 } 1 - \Phi\left(\frac{c-3}{2}\right) = 2\Phi\left(\frac{c-3}{2}\right), \text{ 即}$$

$$\Phi\left(\frac{c-3}{2}\right) = \frac{1}{3}, \text{ 从而 } \Phi\left(\frac{3-c}{2}\right) = 1 - \frac{1}{3} = \frac{2}{3}$$

查表得：(3-c)/2=0.43，即c=2.14

例8 假设测量的随机误差 $X \sim N(0, 10^2)$, 试求在100次独立重复测量中至少有三三次测量误差的绝对值大于19.6的概率。

解： 设 p 为每次测量误差绝对值大于19.6的概率，

$$\begin{aligned} p &= P\{|X| > 19.6\} = P\{|X|/10 > 19.6/10\} \\ &= P\{|X|/10 > 1.96\} = 1 - P\{|X|/10 \leq 1.96\} \\ &= 1 - \Phi(1.96) + \Phi(-1.96) \\ &= 1 - \Phi(1.96) + 1 - \Phi(1.96) \\ &= 2 - 2\Phi(1.96) \\ &= 0.05 \end{aligned}$$

设Y表示100次独立测量中事件A（测量误差的绝对值大于19.6）

出现的次数,则: $Y \sim b(100, 0.05)$

$$\lambda = np = 100 \times 0.05 = 5$$

$$P\{Y \geq 3\} = \sum_{k=3}^{\infty} \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} = \sum_{k=3}^{\infty} \frac{5^k e^{-5}}{k!} = 0.8753$$

性质 已知 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$.

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

标准正态分布的重要性在于，任何一个一般的正态分布都可以通过线性变换转化为标准正态分布.

例9 已知 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$.求:

$$\begin{aligned} 1) \quad P\{|X - \mu| < \sigma\} &= P\left\{\left|\frac{X - \mu}{\sigma}\right| < 1\right\} = \Phi(1) - \Phi(-1) = \Phi(1) - (1 - \Phi(1)) \\ &= 2\Phi(1) - 1 = 2 \times 0.8413 - 1 = 0.6826 \end{aligned}$$

$$2) \quad P\{|X - \mu| < 2\sigma\} = 2\Phi(2) - 1 = 0.9544$$

$$3) \quad P\{|X - \mu| < 3\sigma\} = 2\Phi(3) - 1 = 0.9944$$

说明: $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 落在 $(\mu - 3\sigma, \mu + 3\sigma)$ 内的概率为0.9944, 这一事实称为“ 3σ 规则” 这也是 $N(0, 1)$ 表只作 $(-3, 3)$ 内的概率的原因。

例10 公共汽车车门的高度是按男子与车门顶头碰头机会在0.01以下来设计的. 设男子身高 $X \sim N(170, 6^2)$, 问车门高度应如何确定?

解: 设车门高度为 h cm, 按设计要求

$$P(X \geq h) \leq 0.01$$

或 $P(X < h) \geq 0.99,$

下面我们来求满足上式的最小的 h .

因为 $X \sim N(170, 6^2)$, $\frac{X - 170}{6} \sim N(0, 1)$

故 $P(X < h) = \Phi\left(\frac{h - 170}{6}\right) \geq 0.99$



查表得 $\Phi(2.33)=0.9901>0.99$

所以 $\frac{h-170}{6}=2.33,$

即 $h=170+13.98 \approx 184$



后面第五章中，我们还将介绍为什么这么多随机现象都近似服从正态分布。

4. 其它常用的连续型分布有以下几个：

(1) Γ 分布：设 X 具有概率密度

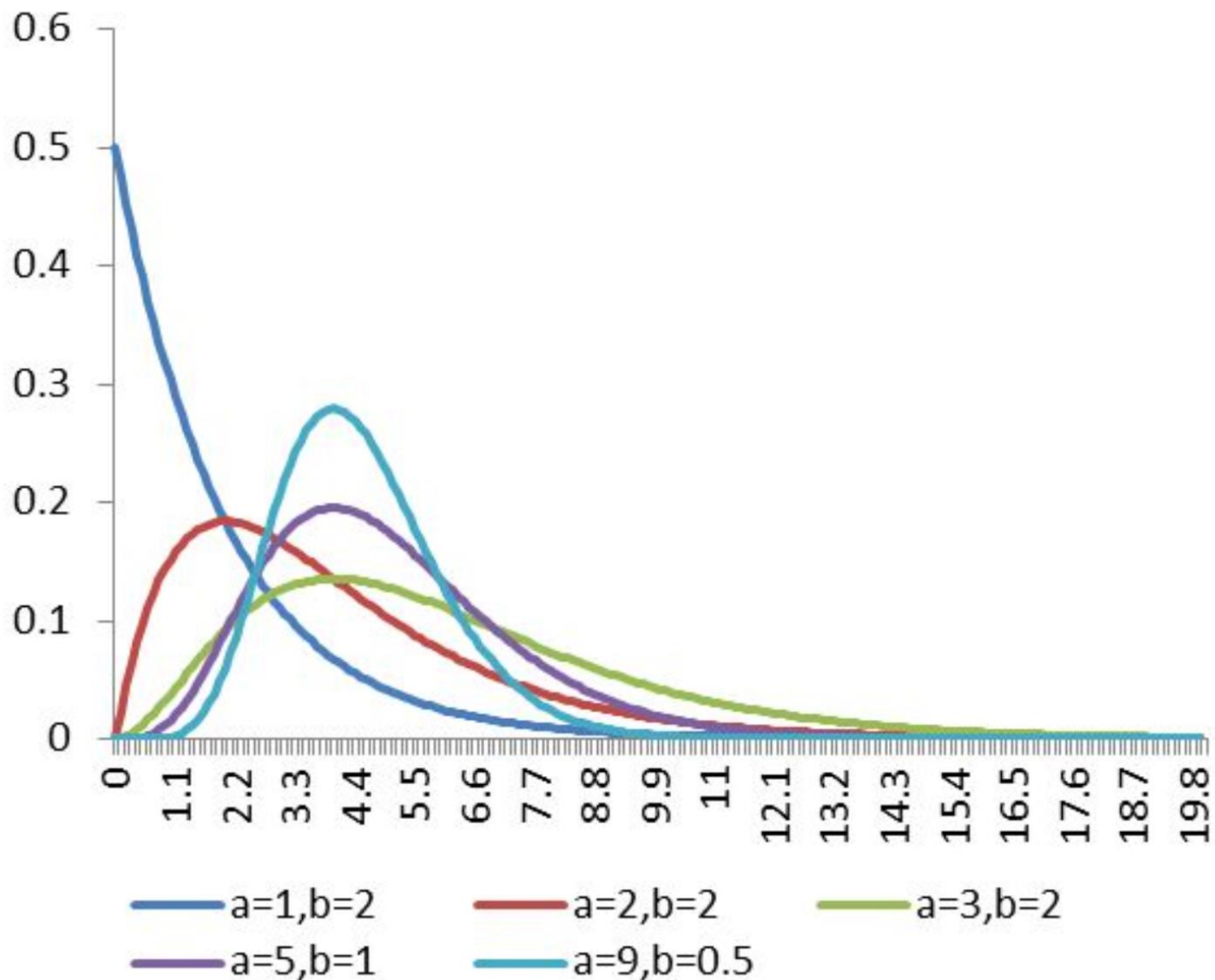
$$f(x) = \begin{cases} \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\beta x} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$$

其中 $\alpha > 0$, $\beta > 0$ 为参数，则称 X 服从 Γ 分布，记为 $X \sim \Gamma(\alpha, \beta)$ 。

(2) 瑞利 (Rayleigh) 分布：设 X 具有概率密度

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x}{\sigma^2} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$$

其中 $\sigma > 0$ 为常数，称 X 服从参数为 σ 的瑞利分布。



4. 其它常用的连续型分布有以下几个：

(1) Γ 分布：设 X 具有概率密度

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

其中 $\alpha > 0$, $\beta > 0$ 为参数，则称 X 服从 Γ 分布，记为 $X \sim \Gamma(\alpha, \beta)$ 。

(2) 瑞利 (Rayleigh) 分布：设 X 具有概率密度

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x}{\sigma^2} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$$

其中 $\sigma > 0$ 为常数，称 X 服从参数为 σ 的瑞利分布。

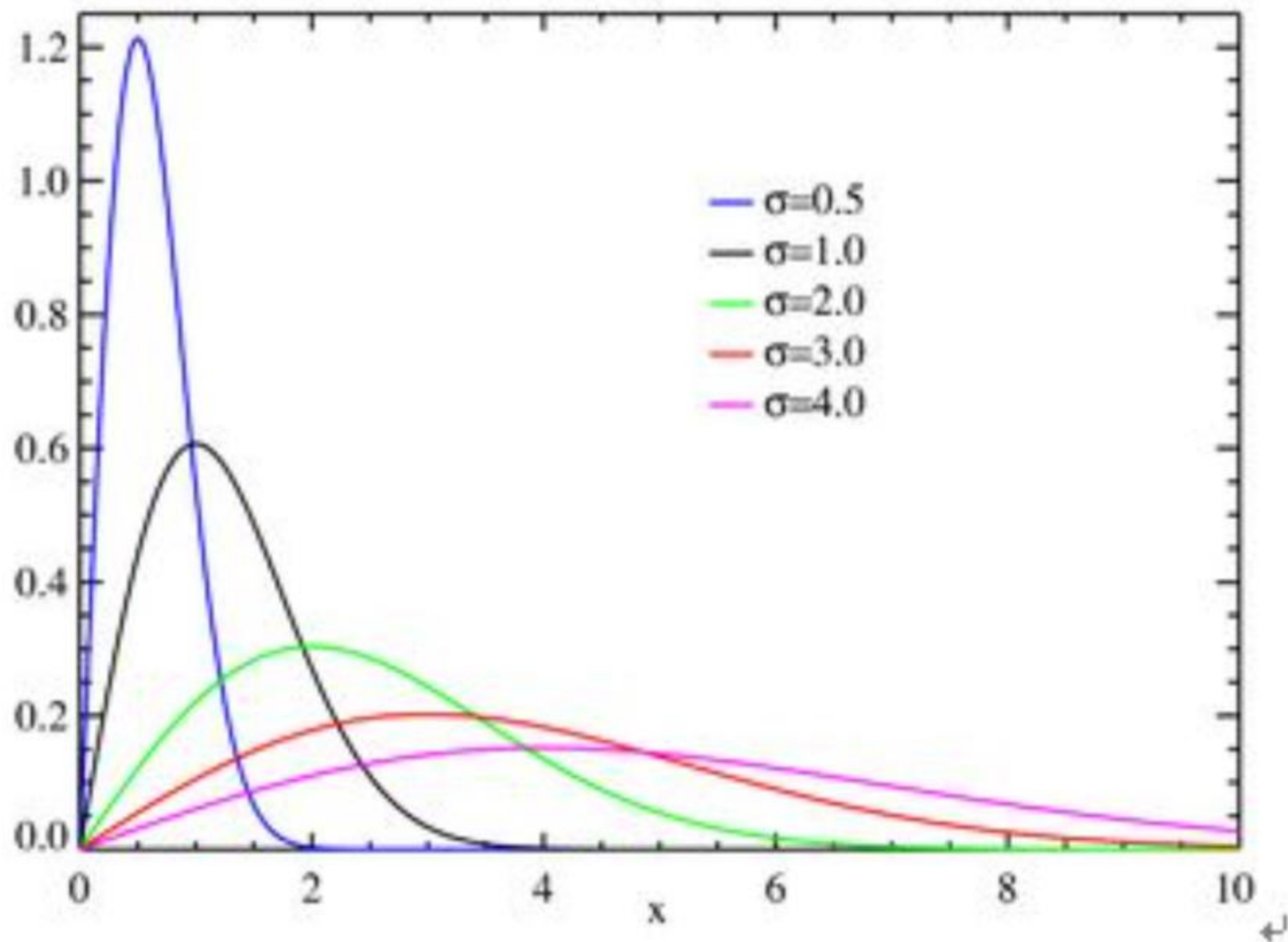


图 1: 瑞利分布的概率密度函数