# 概率论与数理统计

正态分布

主讲人: 曾华琳



信息科学与技术学院

## 正态分布

若连续型 r.vX 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  $\sigma$  ( $\sigma$  >0)都是常数,则称 X 服从参数为  $\mu$  和 $\sigma$ 的正态分布或高斯分布。记作  $X\sim N(\mu, \sigma^2)$ 

## 3 正态分布

**1**° f(x)具有下述性质: (1)  $f(x) \ge 0$ ;

(2) 
$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1;$$

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

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx = \frac{2}{\sqrt{2\pi\sigma}} \int_{0}^{+\infty} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx$$

(2) 
$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1;$$

$$\Leftrightarrow$$
  $t = \frac{x - \mu}{\sqrt{2}\sigma}$  , 则有  $\int_0^{+\infty} e^{-t^2} dt = \frac{\sqrt{\pi}}{2}$ 

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = \frac{2}{\sqrt{\pi}} \int_{0}^{+\infty} e^{-t^{2}} dt = \frac{2}{\sqrt{\pi}} \cdot \frac{\sqrt{\pi}}{2} = 1$$

#### (3) 曲线 f(x) 关于 $\mu$ 轴对称;

$$\downarrow \downarrow$$

$$P(\mu - h < X \le \mu) = P(\mu < X \le \mu + h) \quad (h > 0)$$

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

(4) 函数 f(x) 在  $(-\infty, \mu]$  上单调增加,在  $[\mu, +\infty)$  上单调减少,

 $\mathbf{c} x = \mu$  取得最大值;

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

#### $(5) x = \mu \pm \sigma$ 为 f(x) 的两个拐点的横坐标;

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

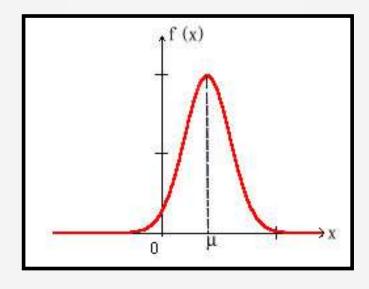
$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, \quad -\infty < x < \infty$$

(6) f(x) 以 x 轴为渐近线

当
$$x \rightarrow \infty$$
时,  $f(x) \rightarrow 0$ .

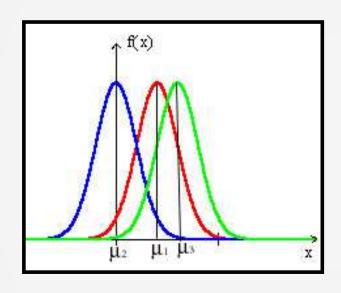
根据对密度函数的分析,也可初步画出正态分布的概率

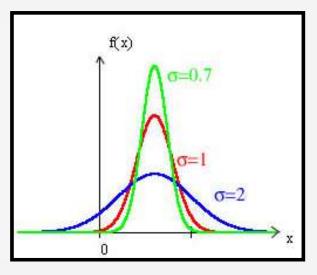
密度曲线图。





## 正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$ 的图形特点





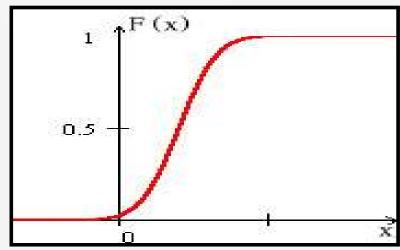
- · µ决定了图形的中心位置;
- · <sub>0</sub> 决定了图形中峰的陡峭程度。



## $2^{\circ}$ 正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$ 的分布函数

设 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , X的分布函数是

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



正态分布由它的两个参数  $\mu$  和  $\sigma$  唯一确定, 当  $\mu$  和  $\sigma$  不 同时,是不同的正态分布。

下面我们介绍一种最重要的正态分布

标准正态分布

#### 3°标准正态分布

 $\mu = 0$ ,  $\sigma = 1$  的正态分布称为标准正态分布。其密度函数

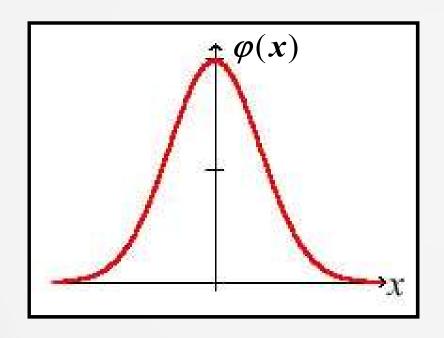
和分布函数常用  $\phi(x)$  和  $\Phi(x)$  表示:

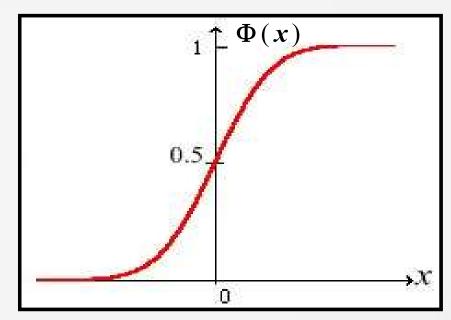
$$\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} \quad , -\infty < x < \infty$$

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



## 3°标准正态分布





#### 3°标准正态分布

$$\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{x} e^{-\frac{t^2}{2}} dt \quad (-\infty < x < \infty) \text{ in the proof of the proof of$$

$$(1) \quad \Phi(0) = \frac{1}{2} ;$$

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

#### 3°标准正态分布

$$\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{x} e^{-\frac{t^2}{2}} dt \quad (-\infty < x < \infty) \text{ in the proof in the proof is } the proof of the proof$$

(2) 
$$\forall x \in R, \Phi(-x) = 1 - \Phi(x);$$

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

$$\underline{\underline{u} = -t} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{x}^{\infty} e^{-\frac{u^{2}}{2}} du = 1 - \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{x} e^{-\frac{u^{2}}{2}} du = 1 - \Phi(x)$$

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

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。

证: Z 的分布函数为

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

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

于是 $X\sim N(\mu, \sigma^2)$ 

$$\Rightarrow F_X(x) = P\{X \le x\} = P\left\{\frac{X - \mu}{\sigma} \le \frac{x - \mu}{\sigma}\right\} = \Phi\left(\frac{x - \mu}{\sigma}\right)$$

根据定理1,只要将标准正态分布的分布函数制成表, 就可以解决一般正态分布的概率计算问题。

#### 4°正态分布表

书末附有标准正态分布函数数值表,有了它,可以解决 一般正态分布的概率计算查表。

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

表中给的是x > 0 时, $\Phi(x)$ 的值。

当
$$x < 0$$
时, $\Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$ 

#### 4°正态分布表

若 
$$X \sim N(0,1)$$
,  $P(a < X < b) = \Phi(b) - \Phi(a)$   
若  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 则  $Y = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0,1)$   

$$P(a < X < b) = P(\frac{a - \mu}{\sigma} \le Y \le \frac{b - \mu}{\sigma})$$

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

5°3σ准则

由标准正态分布的查表计算可以求得。

当
$$X \sim N(0,1)$$
时, $P(|X| \le 1)=2 \oplus (1)-1=0.6826$ 

$$P(|X| \le 2) = 2 \oplus (2) - 1 = 0.9544$$

$$P(|X| \le 3) = 2 \oplus (3) - 1 = 0.9974$$

这说明, X的取值几乎全部集中在 [-3,3] 区间内, 超出这个范围的可能性仅占不到0.3%。

#### 将上述结论推广到一般的正态分布,

$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
 时, $Y = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$   $P(|X - \mu| \le \sigma) = 0.6826$   $P(|X - \mu| \le 2\sigma) = 0.9544$   $P(|X - \mu| \le 3\sigma) = 0.9974$ 

可以认为, X 的取值几乎全部集中在  $[\mu - 3\sigma, \mu + 3\sigma]$ 区间内。

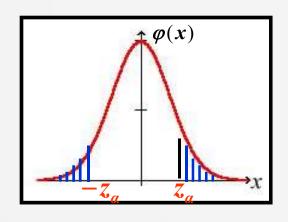
这在统计学上称作 " $3 \sigma$  准则"。

#### $6^{\circ}$ 标准正态分布的上 $\alpha$ 分位点

设  $X \sim N(0, 1)$ , 若数  $Z_a$  满足条件

$$P\{X > z_{\alpha}\} = \alpha, 0 < \alpha < 1 \Rightarrow P\{X < z_{-\alpha}\} = \alpha$$

#### 则称点 $Z_\alpha$ 为标准正态分布的上 $\alpha$ 分位点。



$$P\{X > z_{1-\alpha}\} = 1 - \alpha$$

$$\downarrow \downarrow$$

$$P\{X < z_{1-\alpha}\} = \alpha$$

$$z_{1-\alpha}=z_{-\alpha}$$



#### 看一个应用正态分布的例子:

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

 $P(X \ge h) \le 0.01$ 

 $P(X < h) \ge 0.99$ 

下面我们来求满足上式的最小的h。



## 求满足 $P(X < h) \ge 0.99$ 的最小的 h。

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

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

查表得 Φ (2.33)=0.9901>0.99

因而 
$$\frac{h-170}{6} = 2.33$$
,

即  $h=170+13.98 \approx 184$ 

设计车门高度为184 cm时, 可使男子与车门碰头机会 不超过0.01。



这一节,我们介绍了连续型随机变量及 三种重要分布。即均匀分布、指数分布、正 态分布。其中正态分布的应用极为广泛,在 本课程中我们一直要和它打交道。

# 谢 谢 大家