## 9.4.5 泊松分布

泊松分布也是一种重要的离散型随机变量概率分布,它适于描述某些稀有事件的状态或出现机会非常小的一些事件(如特大洪水、火山爆发、民航飞机失事、核反应堆溢漏事件等),它是由普阿松于 1837 年提出的。

设随机变量 x 表示一实验的"成功"次数,即在一段时间或一定区域内,该实验中某一特定事件发生的次数,则普哇松实验具有以下性质:

- (1) 发生在一定时间或特定区域内的成功次数 x 的期望值  $E(x) = \mu$  为已知,或 E(x) = np 为已知。
  - (2)不管时间或区域的始点,某一特定事件在某一段时间或特定区域内发生的概率相同。
  - (3) 在极短时间或极小区域内,某一特定事件发生超过一次的概率略而不计。
  - (4) 某一特定事件在各段时间或特定区域上出现是相互独立的。
- (5) 特定事件成功次数的期望值  $\mu$  与所选择的时间或区域的大小 t 成正比,其关系为  $\mu = \lambda t$  。

泊松分布的定义为: 若离散型随机变量 x 的分布具有下列概率函数, 即

$$f(x) = \frac{e^{\lambda t} (\lambda t)^x}{x!} = \frac{e^{-\mu} (\mu)^x}{x!} \quad (x = 0, 1, 2, \dots)$$

称为泊松分布。其中 $\mu$ 为此分布的参数,e=2.71828。其分布的重要特征值如下。

① 期望值  
② 方差  
② 角态系数  
② 偏态系数  
② 峰态系数  
② 峰态系数  
$$E(x) = \mu$$
  
 $V(x) = \mu$   
 $\beta_1 = \frac{1}{\sqrt{\mu}}$ 

期望值与方差均为 $\mu$ 是泊松分布的一大特性。当 $\beta_1>0$ , $\beta_2>3$ 时,泊松分布为具有高狭峰的右偏分布;当 $\beta_1$ 随 $\mu$ 增加而趋向于0时,其偏斜程度则随 $\mu$ 的增加而逐渐减小,最终成对称分布; $\beta_2$ 随 $\mu$ 增加而趋向 $\beta_3$ 时,则高狭程度的峰态会随 $\beta_1$ 的增加而逐渐减慢,最终成为常态峰。

【例 9.21】第二次世界大战后,对伦敦西面一片 144 平方公里的地区分为 576 个方块,每块 1/4 平方公里(t)进行德国炮弹投有数调查。整个地区一共投有炮弹 537 枚,每方块中弹的分布情况如表 9-8 和图 9-8 所示。试确定泊松概率分布。

每方块中弹数 x	f(x)	实际中弹方块数	理论中弹方块数
0	0.39365	229	226.74
1	0.36699	211	221.39
2	0.17107	93	98.54
3	0.05316	35	30.62
4	0.01239	7	7.14
5	0.00274	1	1.58
Σ	1.000	576	576.00

表 9-8 每方块中弹分布表

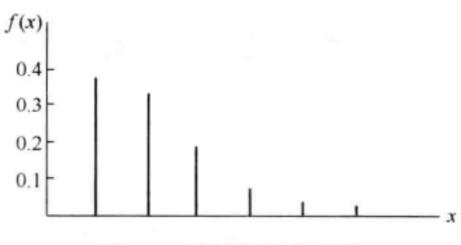


图 9-8 泊松概率分布图

解:

$$t = \frac{1}{4} \quad \lambda = \frac{537}{144} = 3.7291666 \text{ (b)}$$

$$\mu = \lambda t = 0.93229166 \text{ (c)} \frac{537}{576} \text{)}$$

则泊松分布的概率函数为

$$f(x) = \frac{e^{-0.93229166}(0.93229166)^x}{x!}$$
① 期望值
$$E(x) = \mu = 0.9323$$
② 方差
$$V(x) = \mu = 0.9323$$
③ 偏态系数
$$\beta_1 = \frac{1}{\sqrt{\mu}} = 1.04$$
④ 峰态系数
$$\beta_2 = 3 + \frac{1}{\mu} = 4.07 > 3$$

此泊松分布为具有高狭峰的右偏分布。

【例 9.22】某批产品的不良率为 2%,现从中重复抽取 10 个,试分别用二项分布和泊松分布确定 10 个中出现 1 个不良品的概率。

解: (1) 
$$f(x) = C_n^x p^x (1-p)^{n-x}$$
$$f(x=1) = C_{10}^1 0.2^1 (1-0.2)^{10-1} = 0.1667$$
(2) 
$$f(x) = \frac{e^{-\mu}(\mu)^x}{x!}$$
$$f(x=1) = \frac{e^{-0.2} 0.2^1}{1!} = 0.1667$$

结论: 当二项分布中的n相当大,p又较小时,二项分布可用u=np的泊松分布来近似。

【例 9.23】某市平均每月有 5 人因车祸死亡,试问每月没有人死亡的概率为多少?

 $\mathbf{M}$ :  $\mu = 5$  , 故没有人死亡的概率为

$$f(x=0) = \frac{e^{-5} \cdot 5^0}{0!} = 0.0067$$

【例 9.24】设每 10 人中平均有 1 人吸烟,现随机调查 50 人,其吸烟人数最多有 3 人的概率为多少?

解:  $\mu = \frac{1}{50} \times 50 = 5$ , 则吸烟人数最多有 3 人的概率为

$$f(x \le 3) = \sum_{x=0}^{3} x \frac{e^{-5} \cdot 5^{0}}{3!}$$

=0.0067+0.0337+0.0842+0.1404=0.2650

## 连续型随机变量概率分布

## 正态分布 9.5.1

正态分布又称常态分布或高斯分布, 是一种非常重要的连续型随机变量的概率分布。其 定义为: 若连续型随机变量x的分布具有下列概率密度函数,即

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

则称为正态分布。式中 $\mu$ 和 $\sigma$ 为此分布的参数。( $\mu$ 为总体均值, $\sigma$ 为总体标准差),e = 2.71828,  $\pi = 3.1416$ .

正态分布的重要特征值如下。

(1) 期望值

$$E(x) = \mu$$
,  $\perp \mu = M_e = M_0$ 

(2) 方差

$$V(x) = \sigma^2$$

(3) 偏态系数

$$\beta_1 = 0$$

(4) 峰态系数

$$\beta_2 = 3$$

正态分布具有下列重要性质。

- (1) 正态分布具有常态峰,即以 $\mu$ 为中心的左右对称分布,左右二者面积相等,均为 $\frac{1}{2}$ 。
- (2) 正态分布曲线左右两尾与横轴渐近,但不与横轴相交,即 $-\infty < x < \infty$ 。
- (3) 当 $x = \mu$ 值时,正态分布的概率密度函数值最大,当 $x \neq \mu$ 时, f(x)的值随|x|的值 递增而递减,如图 9-9 所示。

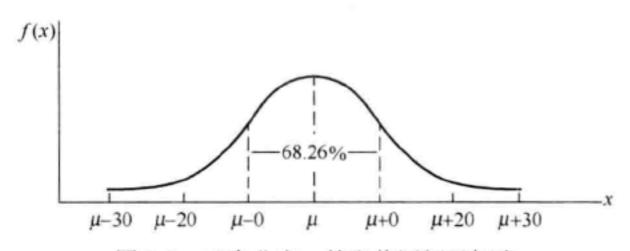


图 9-9 正态分布 x 的取值区间及概率

- (4) 正态分布曲线有两个拐点,分别在横轴  $\mu$   $\sigma$  与  $\mu$ +  $\sigma$  所对应的曲线上。
- (5) 正态分布曲线下的面积(区间概率)是固定的,如表 9-9 所示。

表 9-9 正心分布的概率与概率密度				
x 的取值区间	概率 p(x)%	概率密度(x)		
$\mu \pm \sigma$	68.26	1.000		
$\mu \pm 1.645\sigma$	90.00	1.645		
$\mu \pm 1.96\sigma$	95.00	1.960		
$\mu \pm 2\sigma$	95.45	2.000		
$\mu \pm 2.326\sigma$	98.00	2.326		
$\mu \pm 2.576\sigma$	99.00	2.576		
$\mu \pm 3\sigma$	99.74	3.000		

工太公左的城家与城家家庭

在实践中,由于不同现象的随机变量有不同的参数  $\mu$  和  $\sigma$  ,且不同随机变量的计量单位也不同,因而有不同的正态分布形状,从而给正态分布的应用带来了不便之处。为此,可令正态分布概率密度中的  $\frac{x-u}{\sigma}=z$  ,则有

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

因此,新的随机变量 z 仍服从正态分布,且该正态分布的参数  $\mu$  = 0,  $\sigma$  = 1。同时,无论 x 的计量单位如何,新变量以  $\sigma$  为计量单位,则称 z 为标准正态随机变量,称 z 的分布为标准正态分布,见图 9-10 所示。其重要的特征值为

(1) 期望值	E(z) = 0
(2) 方差	V(z) = 1
(3) 偏态系数	$\beta_1 = 0$
(4) 峰态系数	$\beta_2 = 3$
(5) 最高纵轴	$f(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}$

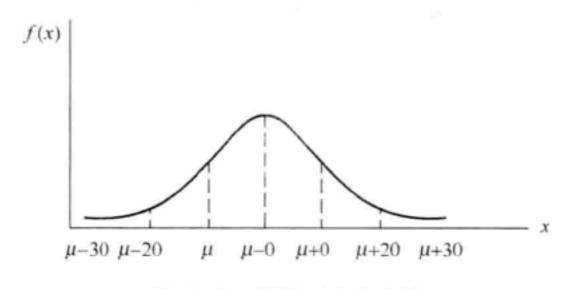


图 9-10 标准正态分布图

由于任何正态分布都可以通过  $\frac{x-\mu}{\sigma}$  的变量转换化为标准正态分布 (z 分布),因此,只要计算出正态随机变量 z 的取值区间  $[-\infty, z]$ ,就可求出相应的区间概率 p  $(z \le z_i)$ ,并可利用编成的 z 分布表可求出任何正态随机变量 x 的取值区间  $[x_1, x_2]$  的概率。即

$$p(x_1 \le x \le x_2) = p\left(\frac{x_1 - \mu}{\sigma} \le \frac{x - \mu}{\sigma} \le \frac{x_2 - \mu}{\sigma}\right)$$

$$= p(z_1 \le z \le z_2)$$

$$= \int_{z_1}^{z_2} f(z)dz$$

$$= \int_{-\infty}^{z_2} f(z)dz - \int_{-\infty}^{z_1} f(z)dz$$

$$= p(z \le z_2) - (z \le z_1)$$

【例 9.25】某机床制造某零件的长度 x 服从正态分布,其平均长度为 15 公分,标准差为 0.2 公分,求零件长度 x 在 14.7 公分至 15.3 公分的概率。

解: 
$$\mu=15$$
,  $\sigma=0.2$  
$$z_1 = \frac{14.7-15}{0.2} = -1.5$$
 查  $z$  分布表  $P(z \le -1.5) = 0.0668$  
$$z_2 = \frac{15.3-15}{0.2} = +1.5$$
 查  $z$  分布表  $P(z \le +1.5) = 0.9332$