

§5 随机变量的数字特征

一、问题的提出

例如：考察射击手的水平，既要看他的平均环数是否高，还要看他弹着点的范围是否小，即数据的波动是否小。

又如：有一大批产品，其中15%为一等品，75%为二等品，10%为三等品。一、二、三等产品的单价分别为10元、8元和6元。有人要采购一批这种产品，但来不及检验，该如何定价？

随机变量的分布函数能够完整地描述随机变量的统计特征。但是在实际中，一方面得到随机变量分布函数（分布律或分布密度）相当困难；另一方面，许多实际问题只需要知道随机变量的某些特征即可。此时，我们关心的是描写随机变量的某些特征的数字，即数字特征。

就上两例来说，我们需要引入能反映随机变量重要特征的统计指标，随机变量的数学期望（均值）、方差（均值的偏离程度）。

二、数学期望

设随机变量 ξ 所有可能取的值为 x_1, x_2, x_3 ，但预期 ξ 取值的平均数一般不等于 $\frac{x_1 + x_2 + x_3}{3}$ ，因为 ξ 取每个值的概率一般不同，概率大的值取到的机会多，概率小的值取到的机会少，所以不能对随机变量所能取的每个值同等对待，必须考虑其相应的概率。

例：假定对 ξ 作 n 次独立观察， ξ 取值 x_1, x_2, x_3 的次数分别为 m_1, m_2, m_3 ， $m_1 + m_2 + m_3 = n$ ，那么

ξ 取值的平均数为多少呢？



定义1：设离散型随机变量 ξ 的分布律为

$$P(\xi = x_i) = p_i \quad i = 1, 2, \dots$$

若级数 $\sum_{i=1}^{\infty} x_i p_i$ 绝对收敛，则称此级数的收敛值为

随机变量 ξ 的数学期望（简称期望）或均值。

记为
$$E\xi = \sum_{i=1}^{\infty} x_i p_i$$

就上例， ξ 取值的平均数为 $x_1 \frac{m_1}{n} + x_2 \frac{m_2}{n} + x_3 \frac{m_3}{n}$

其中 $\frac{m_i}{n}$ 是事件 $\{\xi = x_i\}$ 在 n 次观察中出现的频率，由概率的统计定义，当 n 充分大时， $\frac{m_i}{n} \approx p_i = p(\xi = x_i)$

所以，随机变量 ξ 真正的平均数为 $x_1 p_1 + x_2 p_2 + x_3 p_3$

定义2：设连续型随机变量 ξ 的分布密度为 $\varphi(x)$ ，

若 $\int_{-\infty}^{+\infty} x\varphi(x)dx$ 绝对收敛，则称 $\int_{-\infty}^{+\infty} x\varphi(x)dx$ 为 ξ

的数学期望。记为 $E\xi = \int_{-\infty}^{+\infty} x\varphi(x)dx$

注意：1) 一个随机变量的期望存在与否取决于级数 $\sum_{i=1}^{\infty} x_i p_i$

或广义积分 $\int_{-\infty}^{+\infty} x\varphi(x)dx$ 是否绝对收敛，所以并

不是任何随机变量都存在数学期望。



例：设离散型随机变量 ξ 的概率函数为

$$P(\xi = k) = \frac{1}{k(k+1)} \quad k = 1, 2, \dots$$

由于级数 $\sum_{k=1}^{\infty} |x_k p_k| = \sum_{k=1}^{\infty} \left| \frac{k}{k(k+1)} \right| = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k+1}$ 发散，

所以， $E\xi$ 不存在。

- 2) 一个随机变量的期望是一个常数，它表示的是随机变量取值的平均，是以概率为权的加权平均值；它反映了随机变量得一大特征，即随机变量取值集中在期望值附近。
- 3) 计算时需要已知随机变量的分布律或分布密度。



随机变量函数的数学期望：

1) 离散型

设 r.v. X 的分布律为 $P(X = x_k) = p_k, k = 1, 2, \dots$

r.v. $Y = f(X)$, 如级数 $\sum_{k=1}^{\infty} f(x_k) p_k$ 绝对收敛 ,

则 r.v. $Y = f(X)$ 的数学期望 $EY = \sum_{k=1}^{\infty} f(x_k) p_k .$

2) 连续型

设 r.v. X 的概率密度函数 $\varphi_X(x)$, r.v. $Y = f(X)$,

如广义积分 $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) \varphi_X(x) dx$ 绝对收敛 ,

则 r.v. $Y = f(X)$ 的数学期望 $EY = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) \varphi_X(x) dx .$



随机变量数学期望的性质：

1) 设 $\xi = c$, 则 $E\xi = Ec = c$

2) 若 k 为常数 , 则 $E(k\xi) = kE\xi$

3) 若 b 为常数 , 则 $E(\xi + b) = E\xi + b$

由 2) 、 3) 得 $E(a\xi + b) = aE\xi + b$

4) 若两个随机变量 ξ 、 η , 则 $E(\xi + \eta) = E\xi + E\eta$

可推广至有限个

$$E(X_1 + X_2 + \cdots + X_n) = EX_1 + EX_2 + \cdots + EX_n$$

5) 若随机变量 ξ 、 η 相互独立 , 则 $E(\xi \cdot \eta) = E\xi \cdot E\eta$

可推广至有限个：若 X_1 、 X_2 、 ... X_n 相互独立 , 则

$$E(X_1 \cdot X_2 \cdots X_n) = EX_1 \cdot EX_2 \cdots EX_n$$



常见分布的数学期望

1) 二点分布 (0-1 分布)

$$\text{分布律: } P\{\xi = 1\} = p$$

$$P\{\xi = 0\} = 1 - p = q \quad 0 < p, q < 1$$

$$E\xi = 1 \cdot p + 0 \cdot (1 - p) = p$$



2) 二项分布

分布律： $P\{\xi = k\} = C_n^k p^k (1-p)^{n-k} \quad k = 0, 1, 2, \dots, n$

$$E\xi = \sum_{k=0}^n k \cdot P(\xi = k) = \sum_{k=0}^n k \cdot C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$$

$$= \sum_{k=0}^n \frac{k n!}{k!(n-k)!} p^k (1-p)^{n-k}$$

$$= np \sum_{k=1}^n \frac{(n-1)!}{(k-1)!(n-k)!} p^{k-1} (1-p)^{n-k}$$

$$= np \sum_{k=1}^n C_{n-1}^{k-1} p^{k-1} (1-p)^{n-k}$$

$$= np \sum_{k=0}^n C_{n-1}^k p^k (1-p)^{n-k-1}$$

$$= np$$



3) Poisson 分布 $P(\lambda)$

$$\text{分布律: } P\{\xi = k\} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \quad k = 0, 1, 2, \dots \quad \lambda > 0$$

$$\begin{aligned} E\xi &= \sum_{k=0}^n k \cdot P(\xi = k) = \sum_{k=0}^n k \cdot \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \\ &= \lambda e^{-\lambda} \sum_{k=1}^n \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{k=0}^n \frac{\lambda^k}{k!} = \lambda e^{-\lambda} \cdot e^{\lambda} = \lambda \end{aligned}$$

4) 指数分布 $E(\lambda)$

$$\text{密度函数: } \varphi(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x \geq 0 \\ 0 & x < 0 \end{cases}$$

$$\begin{aligned} E\xi &= \int_{-\infty}^{+\infty} x \varphi(x) dx = \int_{-\infty}^0 x \cdot 0 dx + \int_0^{+\infty} x \lambda e^{-\lambda x} dx \\ &= - \int_0^{+\infty} x d(e^{-\lambda x}) = - [x e^{-\lambda x} \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} dx] \\ &= - \frac{1}{\lambda} e^{-\lambda x} \Big|_0^{+\infty} = \frac{1}{\lambda} \end{aligned}$$



例1、设十只同种电器元件中有二只废品，装配仪器时，从这批元件中任取一只，若是废品，则扔掉重新任取一只，若仍是废品，则再扔掉还取一只。求：在取到正品之前，已取出的废品数 X 的概率分布及其数学期望 EX 。

解：设 \bar{A}_i ：从10只中任取一只，第 i 次取到废品。

由题意，在取到正品前， X 的可能取值为 0, 1, 2。

$$p(X = 0) = p(A_1) = \frac{C_8^1}{C_{10}^1} = \frac{4}{5}$$

$$\begin{aligned} p(X = 1) &= p(\bar{A}_1 A_2) = p(\bar{A}_1) p(A_2 / \bar{A}_1) \\ &= \frac{C_2^1}{C_{10}^1} \cdot \frac{C_8^1}{C_9^1} = \frac{8}{45} \end{aligned}$$



$$\begin{aligned} p(X = 2) &= p(\bar{A}_1 \bar{A}_2 A_3) \\ &= p(\bar{A}_1) p(\bar{A}_2 / \bar{A}_1) p(A_3 / \bar{A}_1 \bar{A}_2) \\ &= \frac{C_2^1}{C_{10}^1} \cdot \frac{C_1^1}{C_9^1} \cdot \frac{C_8^1}{C_8^1} \\ &= \frac{1}{45} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} EX &= \sum_{k=0}^2 x_k p_k \\ &= 0 \cdot \frac{4}{5} + 1 \cdot \frac{8}{45} + 2 \cdot \frac{1}{45} \\ &= \frac{2}{9} \end{aligned}$$



**例2、某产品的次品率为0.1，检验员每天检验4次。每次随机地取10件产品进行检验，如发现其中的次品数多于1，就去调整设备，以 X 表示一天中调整设备的次数，试求 EX 。
(设产品是否为次品是相互独立的)**

解：设



例3、 据统计65岁的人在10年内正常死亡的概率为0.98，因事故死亡概率为0.02. 保险公司开办老人事故死亡保险，参加者需缴纳保险费100元。若在10年内因事故死亡，公司赔偿 a 元，应如何定 a ，才能使公司可期望获益；若有1000人投保，公司期望总收益多少？



例4、已知某型号电子管的使用寿命 X 为连续型随机变量，其密度函数为

$$\varphi(x) = \begin{cases} \frac{C}{x^2} & x > 1000 \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

- 1) 求常数 C ; 2) 计算 $P(X > 2000)$
- 3) 已知一设备装有3个这样的电子管，每个电子管能否正常工作相互独立，求在使用的最初 1500 天只有一个损坏的概率。



三、随机变量的方差与标准差

在许多实际问题中，只知道随机变量的均数是不够的，还需知道随机变量的取值在均数左右波动的大小（即离散程度）。

随机变量 ξ 与其数学期望 $E\xi$ 之差 $(\xi - E\xi)$ ，称为 ξ 的**离差**。

$$\begin{aligned}\text{因为 } E(\xi - E\xi) &= E\xi - E(E\xi) \\ &= E\xi - E\xi \\ &= 0\end{aligned}$$

所以不宜用离差的数学期望来表示随机变量取值的离散程度。



1、定义：

随机变量 ξ 的离差的平方的数学期望称为 ξ 的 **方差**，

记为 $D\xi = E(\xi - E\xi)^2$ ，

且称 $\sqrt{D\xi}$ (σ) 为 ξ 的 **均方差或标准差**。

1) 离散型随机变量 ξ ：

$$p(\xi = x_i) = p_i \quad i = 1, 2, \dots$$

$$D\xi = \sum_{i=1}^{\infty} (x_i - E\xi)^2 p_i$$

2) 连续型随机变量 ξ ：

$$D\xi = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - E\xi)^2 \varphi(x) dx$$



注意： 由定义公式计算方差是繁复的，常常用下重要公式：

$$D\xi = E(\xi^2) - (E\xi)^2$$

证： $D\xi = E(\xi - E\xi)^2$

$$= E(\xi^2 - 2\xi E\xi + (E\xi)^2)$$
$$= E\xi^2 - 2E\xi E\xi + (E\xi)^2$$
$$= E(\xi^2) - (E\xi)^2$$

计算 $E\xi^2$ ：

离散型随机变量：
$$E\xi^2 = \sum_{i=1}^{\infty} x_i^2 p(\xi = x_i)$$

连续型随机变量：
$$E\xi^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 \varphi(x) dx$$



2、方差的性质：

1) $D(c) = 0$

2) $D(k\xi) = k^2 D\xi$

3) $D(\xi + c) = D\xi$

由 2)、3) 得 $D(k\xi + c) = k^2 D\xi$.

4) 若随机变量 ξ 、 η 相互独立，则 $D(\xi + \eta) = D\xi + D\eta$.

可推广至有限个相互独立的随机变量 X_1 、 X_2 、... X_n ，

则 $D(X_1 + X_2 + \cdots + X_n) = DX_1 + DX_2 + \cdots + DX_n$



常见分布的方差：

1) 二点分布 (0-1 分布)

$$\text{分布律： } P\{\xi = 1\} = p,$$

$$P\{\xi = 0\} = 1 - p = q, \quad 0 < p, q < 1.$$

$$E\xi = 1 \cdot p + 0 \cdot (1 - p) = p$$

$$E\xi^2 = 1^2 \cdot p + 0^2 \cdot (1 - p) = p$$

$$D\xi = E(\xi^2) - (E\xi)^2$$

$$= p - p^2$$

$$= pq$$



2) 二项分布

分布律： $P\{\xi = k\} = C_n^k p^k (1-p)^{n-k} \quad k = 0, 1, 2, \dots, n$

二项分布的 r.v. ξ 可看作是 n 个独立的 0-1 分布的 r.v. 的和，即 r.v. ξ 是重复独立地做 n 次 Bernoulli 试验中事件 A 出现的次数。所以设事件 A 每次出现的概率为 p ，

设 ξ_i 取值为：
$$\xi_i = \begin{cases} 1 & \text{第 } i \text{ 次试验中 } A \text{ 出现} \\ 0 & \text{第 } i \text{ 次试验中 } A \text{ 不出现} \end{cases} \quad i = \overline{1, n}$$

$\therefore \xi_i \sim 0-1$ 分布，且 ξ_i 相互独立， $\therefore \xi = \xi_1 + \xi_2 + \dots + \xi_n$
表示在 n 次独立试验中事件 A 出现的次数，

$$\therefore E\xi = E\left(\sum_{i=1}^n \xi_i\right) = \sum_{i=1}^n E\xi_i = np$$

$$D\xi = D\left(\sum_{i=1}^n \xi_i\right) = \sum_{i=1}^n D\xi_i = npq$$



2) 均匀分布

设 r.v. $\xi \sim U[a, b]$, 则 ξ 的概率密度为

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

则 $E\xi = \int_{-\infty}^{+\infty} x\varphi(x)dx = \int_a^b x \frac{1}{b-a} dx = \frac{a+b}{2}$

$$E\xi^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2\varphi(x)dx = \int_a^b x^2 \frac{1}{b-a} dx = \frac{a^2 + ab + b^2}{3}$$

$$\begin{aligned} D\xi &= E(\xi^2) - (E\xi)^2 \\ &= \frac{a^2 + ab + b^2}{3} - \left(\frac{a+b}{2}\right)^2 \\ &= \frac{(b-a)^2}{12} \end{aligned}$$



分布	概率密度	期望	方差
参数为 p 的 0-1分布	$P(X = 1) = p$ $P(X = 0) = 1 - p$	p	pq
$B(n, p)$	$P(X = k) = C_n^k p^k (1 - p)^{n-k}$ $k = 0, 1, 2, \dots, n$	np	npq
$P(\lambda)$	$P(X = k) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} \quad k = 0, 1, 2, \dots$	λ	λ
区间 $[a, b]$ 上的 均匀分布	$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a \leq x \leq b \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$
$E(\lambda)$	$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$
$N(\mu, \sigma^2)$	$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$	μ	σ^2

例5、求例 1、2 的 DX .

解：例1 已求得

$$p(X=0) = \frac{4}{5} \quad p(X=1) = \frac{8}{45} \quad p(X=2) = \frac{1}{45}$$

$$EX = \frac{2}{9}$$

$$EX^2 = \sum_{k=0}^2 x_k^2 p_k = 0^2 \cdot \frac{4}{5} + 1^2 \cdot \frac{8}{45} + 2^2 \cdot \frac{1}{45} = \frac{4}{15}$$

$$\begin{aligned} DX &= E(X^2) - (EX)^2 \\ &= \frac{4}{15} - \left(\frac{2}{9}\right)^2 = \frac{88}{405} \end{aligned}$$



例6、设连续型 r.v. X 的概率密度 $\varphi_X(x)$ 为：

$$\varphi_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{2} & 0 < x < 2 \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

求 $Y = 1 - X$ 的概率密度函数, EY, DY .

解： $F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(1 - X \leq y)$

$$= P(X \geq 1 - y) = 1 - P(X < 1 - y)$$

$$= 1 - \int_0^{1-y} \frac{1}{2} dx = \frac{1}{2}(1 + y) \quad -1 < y < 1$$

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

$$\therefore \varphi_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{2} & -1 < y < 1 \\ 0 & \text{其它} \end{cases} .$$



$$EY = \int_{-\infty}^{+\infty} y \varphi_Y(y) dy = \int_{-1}^1 \frac{1}{2} y dy = 0$$

$$E(Y^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} y^2 \varphi_Y(y) dy = \int_{-1}^1 \frac{1}{2} y^2 dy = \frac{1}{3}$$

$$DY = E(Y^2) - (EY)^2 = \frac{1}{3}$$

