

4.1 数学期望

数学科学学院



电子科技大学

UNIVERSITY OF ELECTRONIC SCIENCE
AND TECHNOLOGY OF CHINA

一. 随机变量的数学期望

在一些实际问题中，除需要了解随机变量的分布函数外，我们更关心的是随机变量的某些特征。

* 评定一个班学生考试成绩好坏，最关心的是平均成绩；

* 考察成都市区居民的生活水平，我们最关心是成都市区每个家庭的年平均收入。

甲、乙两位射手的射击数据可由下图表示

甲射手				乙射手			
射中环数	8	9	10	射中环数	8	9	10
次数	14	22	15	次数	13	11	14

请问哪一位射手的射击水平更高？

思路：计算其射中各环的频率 n_i ，再算平均环数

$$n_8 = \frac{N_8}{N_8 + N_9 + N_{10}}, \quad n_9 = \frac{N_9}{N_8 + N_9 + N_{10}}, \quad n_{10} = \frac{N_{10}}{N_8 + N_9 + N_{10}}$$

$$\text{平均环数} \approx \frac{8 \times N_8 + 9 \times N_9 + 10 \times N_{10}}{N_8 + N_9 + N_{10}}$$

如果 $N = N_8 + N_9 + N_{10}$ 足够大，利用频率收敛到概率的性质，可以得到

$$\text{平均环数} \approx 8 \times p_8 + 9 \times p_9 + 10 \times p_{10}$$

总结： 设 X 是射击 x_i 环的环数，则平均环数为 $\sum_{i=1} x_i P(X = x_i)$

1. 离散型随机变量的数学期望

定义 设 X 是离散型随机变量, 其分布律为

$$P\{X=x_i\}=p_i, \quad i=1,2,\dots$$

若 $\sum_{i=1}^{\infty} |x_i|p_i < \infty$, 则称

$E(X)=\sum_{i=1}^{\infty} x_i p_i$ 为 X 的数学期望 (Expectation) 或者均值 (Mean)

注1 定义中要求无穷级数 $\sum_{i=1}^{\infty} x_i p_i$ 绝对收敛

原因: 绝对收敛的级数与其**更序级数**收敛到同一数值

因此绝对收敛, 是为了保证用任何方式计算数学期望, **都有唯一的数值.**

将项重新排列后的级数

定理： 设 $\sum_{i=1}^{\infty} x_i$ 条件收敛，对任意 a ，存在它的更序级数 $\sum_{i=1}^{\infty} x'_i$ 收敛到 a 。

例1 设离散型随机变量 X 的分布律为

$$P\{X = \frac{(-2)^i}{i}\} = \frac{1}{2^i}, \quad i=1,2,\dots$$

虽然 $\sum_{i=1}^{\infty} x_i p_i = \sum_{i=1}^{\infty} \frac{(-1)^i}{i} = -\ln 2$,

但是 $\sum_{i=1}^{\infty} |x_i| p_i = \sum_{i=1}^{\infty} \frac{1}{i} = \infty$,

因此数学期望并不存在。

通过调整分布律的顺序，可以得到下列的更序级数：

$$\sum_{i=1}^{\infty} x_i p_i = -\sum_{k=1}^{\infty} \left(\frac{1}{2k-1} - \frac{1}{4k-2} - \frac{1}{4k} \right) = -\frac{\ln 2}{2}$$

例2 抽血化验的效率问题：在有很多人的单位普查一种疾病，化验方法有两种：

(1) 每个人的血分别化验；

(2) 把 k 个人的血混在一起化验，如果阳性，再对 k 个逐个化验。

假设每个人被诊断为阳性的概率均为 p ，且相互独立，评估两种化验方法的效率。

解：设 X 是用第二种方法时， k 个人需要化验的总次数，则其分布列为：

X	1	$k+1$
$P\{X=x_i\}$	$(1-p)^k$	$1 - (1-p)^k$

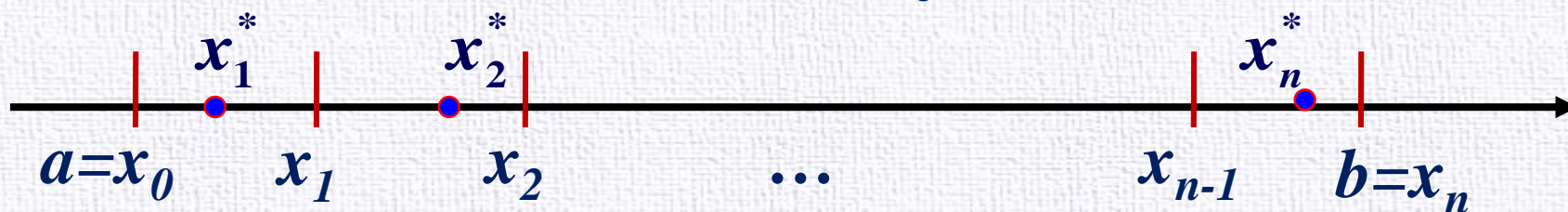
计算得到 $E(X) = k + 1 - k(1-p)^k$ ，与 k 对比即可得到结论

2. 连续型随机变量的数学期望

连续型随机变量 X 的数学期望要怎么定义呢？

方法：离散化，再求极限。

设连续型随机变量 X 的概率密度为 $f(x)$ ，先取区间 $[a, b]$ ，作划分



记 $\Delta x_i = x_i - x_{i-1}$ ，则 X 在区间 $[a, b]$ 上的均值可近似写为

$$\sum_{i=1}^n x_i^* P\{x_{i-1} < X \leq x_i\} \approx \sum_{i=1}^n x_i^* f(x_i^*) \Delta x_i$$

记 $\lambda = \max \Delta x_i$ ，在上式中令 λ 趋于 $0 (n \rightarrow \infty)$ ，得

X 在区间 $[a, b]$ 上的均值为 $\int_a^b xf(x)dx$

定义 设连续型随机变量 X 的概率密度为 $f(x)$,

若 $\int_{-\infty}^{\infty} |x|f(x)dx < \infty$, 则称

$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} xf(x)dx$ 为 X 的数学期望 (均值)

注1 同样, 对连续型随机变量的无穷广义积分要求绝对收敛也出于相同的考虑。

注2 连续型 随机变量的数学期望仍是它的所有可能取值对取值概率的加权平均。

设随机变量 X 服从柯西分布,其概率密度为:

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

讨论 X 的数学期望。

容易看出 $\int_{-\infty}^{\infty} \frac{x}{\pi(1+x^2)} dx = 0$

被积函数为奇函数且积分区间关于原点对称

但是有 $\int_{-\infty}^{\infty} \frac{|x|}{\pi(1+x^2)} dx = \infty$ 故 X 的数学期望并不存在

二. 一维随机变量函数的数学期望

问题 设 X 是随机变量, $Y=g(X)$ 也是随机变量, 如何计算 $E[g(X)]$?

对于 X 是离散型随机变量的情况:

记 $y_i = g(x_i)$, 若 $\sum_{i=1}^{\infty} |y_i| p_i$ 收敛,

即使 Y 的分布列需要
合并概率, 也成立

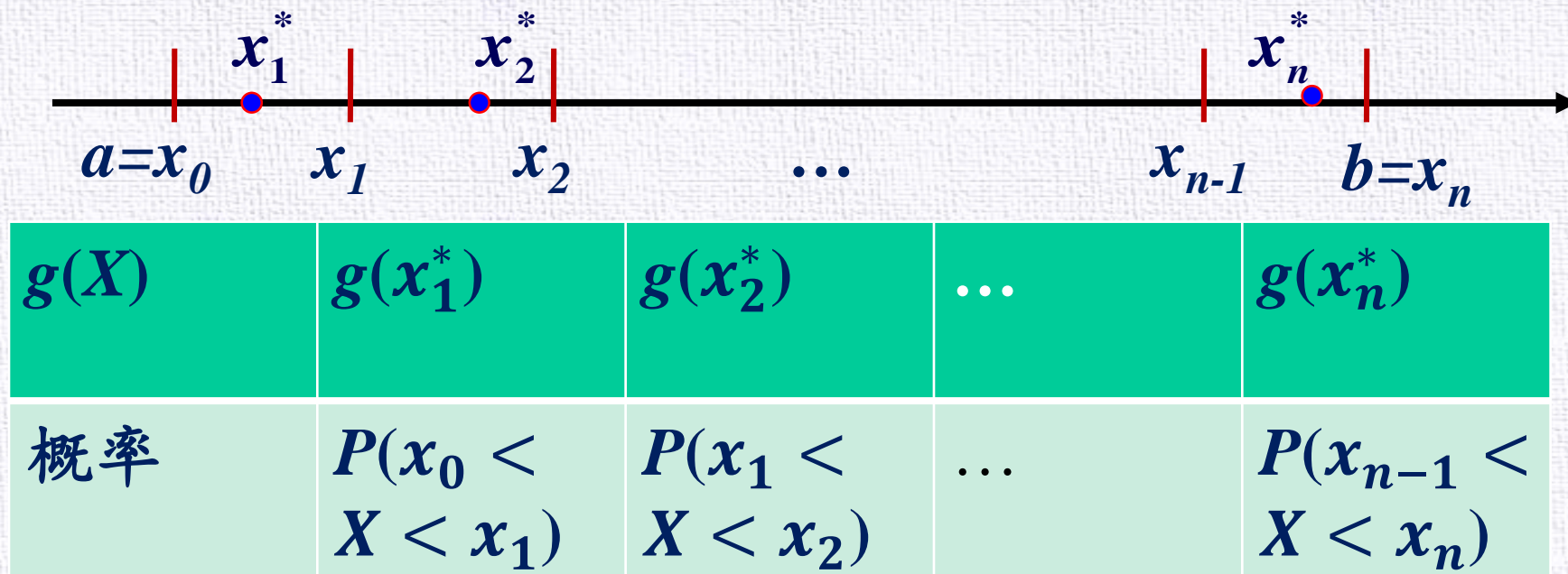
则有 $E[Y]=E[g(X)]=\sum_{i=1}^{\infty} y_i p_i = \sum_{i=1}^{\infty} g(x_i) p_i$

对于 X 是连续型随机变量的情况:

若 $\int_{-\infty}^{\infty} |g(x)| f_X(x) dx < \infty$

则有 $E[g(X)]=\int_{-\infty}^{\infty} g(x) f_X(x) dx$

理解 设连续型随机变量 X 的概率密度为 $f(x)$, 先取区间 $[a, b]$, 作划分



记 $\Delta x_i = x_i - x_{i-1}$, 则 X 在区间 $[a, b]$ 上的均值可近似写为

$$\sum_{i=1}^n g(x_i^*) P(x_{i-1} < X < x_i) \approx \sum_{i=1}^n g(x_i^*) f(x_{i-1}) \Delta x_i$$

记 $\lambda = \max \Delta x_i$, 在上式中令 λ 趋于 $0 (n \rightarrow \infty)$, 得证

定理： 设连续型随机变量 X 具有概率密度 $f_X(x)$ ，设函数 $y=g(x)$ 处处可导且恒有 $g'(x)>0$ (或恒有 $g'(x)<0$)，则 $Y=g(X)$ 是连续型随机变量，其概率密度为

$$f_Y(y) = \begin{cases} f_X[h(y)]|h'(y)| & g(-\infty) < y < g(+\infty) \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

其中 $x=h(y)$ 是 $y=g(x)$ 的反函数

证明： 假设 $X>0, Y>0$ ， $E[Y]=\int_{-\infty}^{\infty} y f_X[h(y)] h'(y) dy$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} g(x) f_X[h(g(x))] h'(g(x)) g'(x) dx$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} g(x) f_X(x) dx$$

$y=h(g(x))=x$
的导数

例 设球的直径 $X \sim U(a, b)$, 求球的体积 V 的数学期望 $E(V)$.

解 体积 $V = (\pi/6)X^3$, 可得

$$f_V(y) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} \sqrt[3]{\frac{2}{9\pi}} y^{-\frac{2}{3}}, & \frac{\pi}{6}a^3 \leq y \leq \frac{\pi}{6}b^3; \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$

哪种简单?

则 $E(V) = \int_{-\infty}^{+\infty} y f_V(y) dy = \frac{\pi}{24} (a+b)(a^2 + b^2)$

另解 $E(V) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f_X(x) dx = \frac{1}{b-a} \int_a^b \frac{\pi}{6} x^3 dx$

三. 二维随机变量函数的数学期望

对于 (X, Y) 是二维离散型随机变量的情况,

若 $\sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} g(x_i, y_j) p_{ij}$ 绝对收敛, 则 $Z = g(X, Y)$ 的期望存在,

$$\text{且 } E[Z] = E[g(X, Y)] = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} g(x_i, y_j) p_{ij}$$

对于 (X, Y) 是二维连续型随机变量的情况,

若 $\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x, y) f(x, y) dx dy$ 绝对收敛, 则 $Z = g(X, Y)$ 的期望存在,

$$\text{且 } E[Z] = E[g(X, Y)] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x, y) f(x, y) dx dy$$

例4： 设二维随机变量 (X,Y) 的联合概率密度为

$$f(x,y) = \begin{cases} x+y, & 0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 1, \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

计算 $E(X)$; $E(X+Y)$; $E(XY)$.

$$E(X) = \int_0^1 \int_0^1 x(x+y) dx dy;$$

$$E(X+Y) = \int_0^1 \int_0^1 (x+y)(x+y) dx dy;$$

$$E(XY) = \int_0^1 \int_0^1 xy(x+y) dx dy.$$

例5 设随机变量 X 具有概率密度

$$f(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)}, x \in R,$$

试求 $E[\min(|X|, 1)]$.

解

$$g(x) = \min(|x|, 1) = \begin{cases} |x|, & |x| < 1; \\ 1, & |x| \geq 1. \end{cases}$$

$$\begin{aligned} E[\min(|X|, 1)] &= \int_{-1}^{+1} \frac{|x|}{\pi(1+x^2)} dx + \int_1^{+\infty} \frac{2 dx}{\pi(1+x^2)} \\ &= \frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \ln 2 \end{aligned}$$

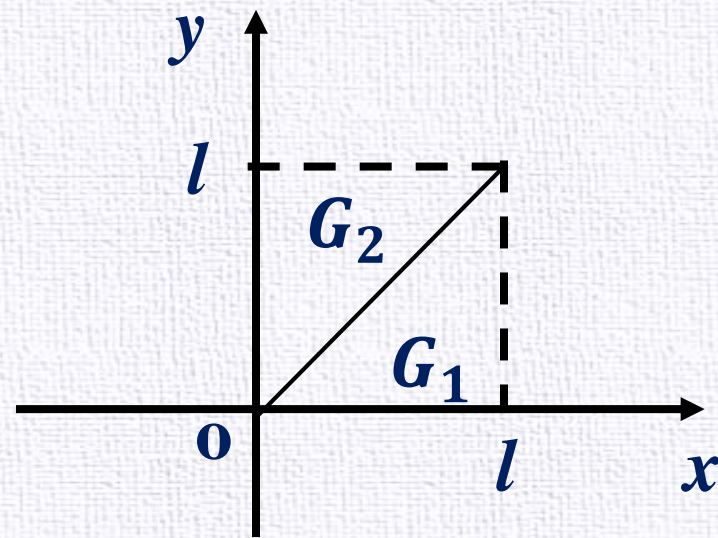
例6 在长为 l 的线段上任意选取两点，试求两点间的平均距离

解: 设两点的坐标分别为随机变量 X, Y ，由于独立性，二维随机变量 (X, Y) 的联合密度为

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{l^2}, & 0 \leq x \leq l, \quad 0 \leq y \leq l, \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

两点间的距离为 $Z=|X-Y|$ ，需要计算 $E(Z)$

$$E(Z) = \int_{G_1} (x - y) f(x, y) dx dy + \int_{G_2} (y - x) f(x, y) dx dy$$



例7 X, Y 相互独立,且服从 $N(0,1)$, 求 $E[\min(X,Y)]$

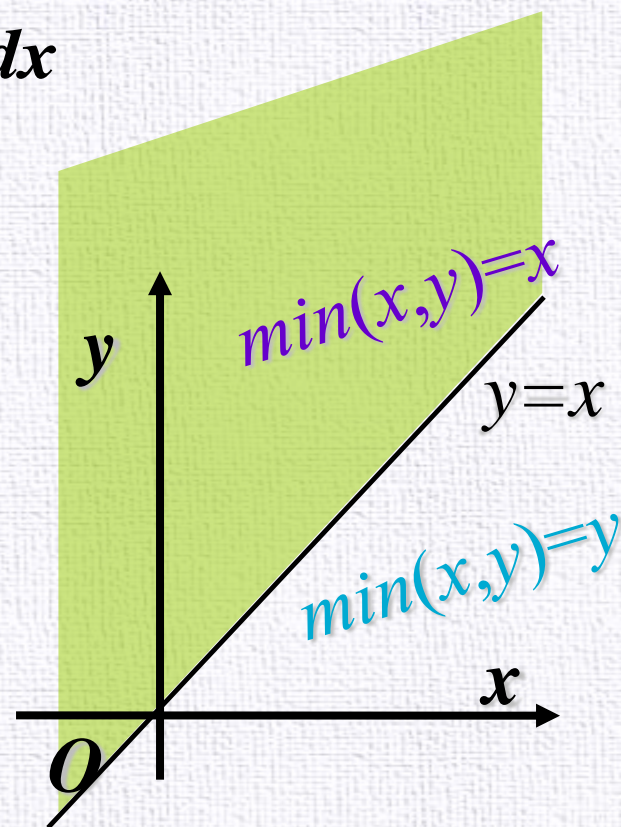
$$\text{解: } E[\min(X,Y)] = \int_{-\infty}^{+\infty} \left[\int_{-\infty}^{+\infty} \min(x,y) f(x,y) dx \right] dy$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \left[\int_{-\infty}^y x f(x,y) dx \right] dy + \int_{-\infty}^{+\infty} \left[\int_{-\infty}^x y f(x,y) dy \right] dx$$

又 $\because f(x,y)$ 关于 x,y 对称

$$\therefore E[\min(X,Y)] = 2 \int_{-\infty}^{+\infty} \left[\int_{-\infty}^y x f(x,y) dx \right] dy$$

$$= 2 \int_{-\infty}^{+\infty} \left[\int_{-\infty}^y x \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} dx \right] dy = -\frac{1}{\sqrt{\pi}}$$



数学期望的相关性质

数学期望具有以下性质：

- 1) 设 X 是随机变量， a, b 是常数，则有 $E(aX+b)=aE(X)+b$;
- 2) 设 X, Y 是两个随机变量，则有 $E(X+Y)=E(X)+E(Y)$;
- 3) 设 X, Y 是相互**独立**的随机变量，则有 $E(XY)=E(X)E(Y)$.

注1：性质2)，3)均可推广到多个随机变量的情形；

注2：性质2)不需要独立性的条件。(在很多题目中有妙用)。

正态分布： 设 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 则 $Y = \frac{X - \mu}{\sigma}$ 服从 $N(0, 1)$.

解： $E(Y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} y e^{-\frac{y^2}{2}} dy = 0,$

利用 $X = \sigma Y + \mu$, 可以得到 $E(X) = \mu$

例7： X, Y 相互独立, 且服从 $N(0, 1)$, 求 $E[\min(X, Y)]$

因为 $\min(X, Y) = \frac{X + Y - |X - Y|}{2}$

$$E(\min(X, Y)) = E\left(\frac{X + Y - |X - Y|}{2}\right) = E\left(\frac{-|X - Y|}{2}\right)$$

可以证明 $-Y$ 服从 $N(0, 1)$ 。又因为 X, Y 相互独立,
因此 $X, -Y$ 相互独立, 利用可加性有 $X - Y$ 服从 $N(0, 2)$

令 $Z = X - Y$, 已知 Z 服从 $N(0, 2)$, 计算 $E(|Z|)$

例：设 $X \sim B(n, p)$ ，计算 $E(X)$

解：已知二项分布满足可加性，因此 $X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$ 其中 X_i 相互独立，并且 X_i 服从参数为 p 的两点分布。

注意到
$$E(X_i) = p \times 1 + (1 - p) \times 0 = p$$

因此
$$EX = EX_1 + EX_2 + \dots + EX_n = np$$

两点分布是
二项分布的
特例

训练：用定义计算二项分布的期望。