

第四章

随机变量的数字特征

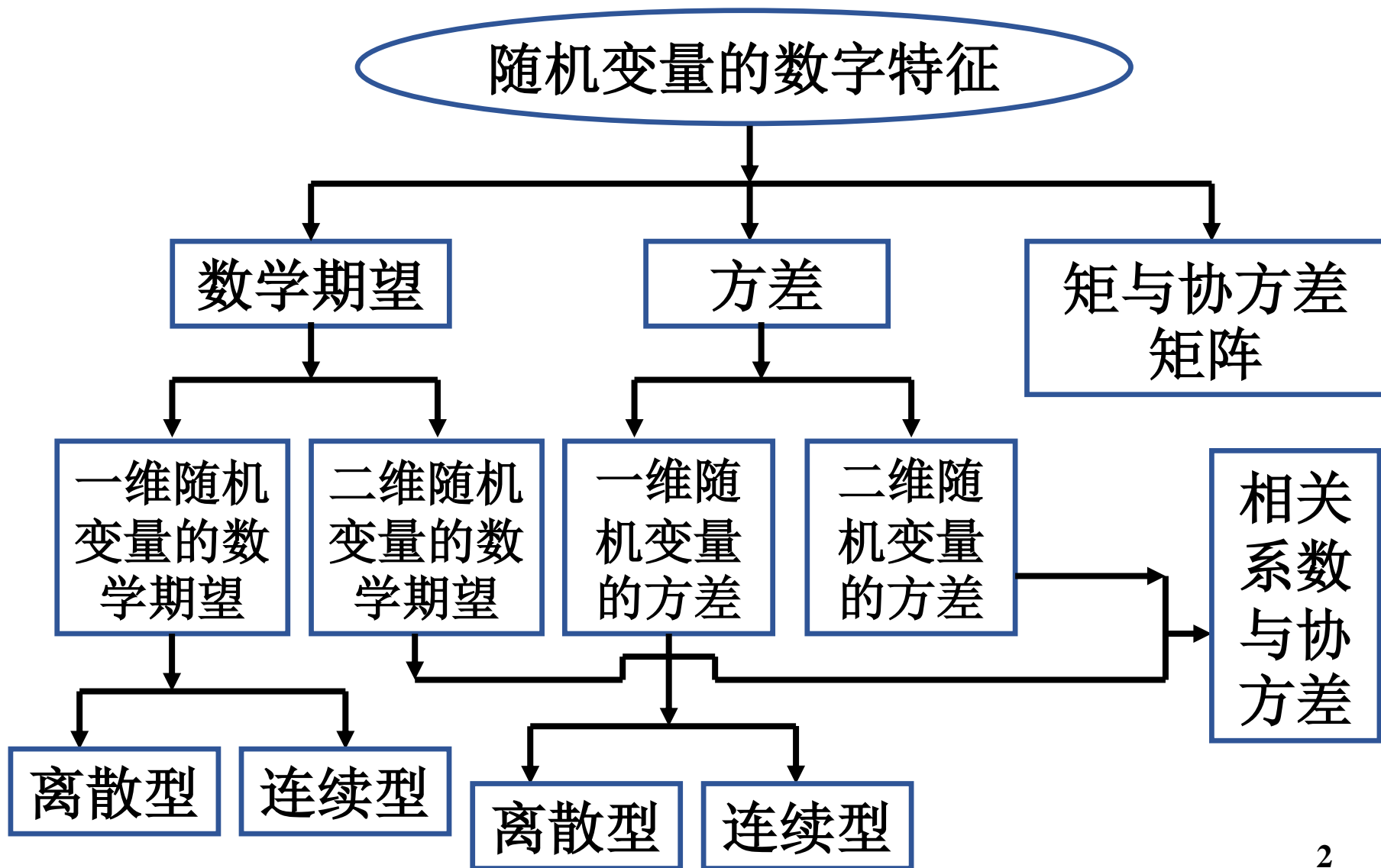
—刻画随机变量某一方面特征的常数

王笑尘

北京邮电大学网络空间安全学院

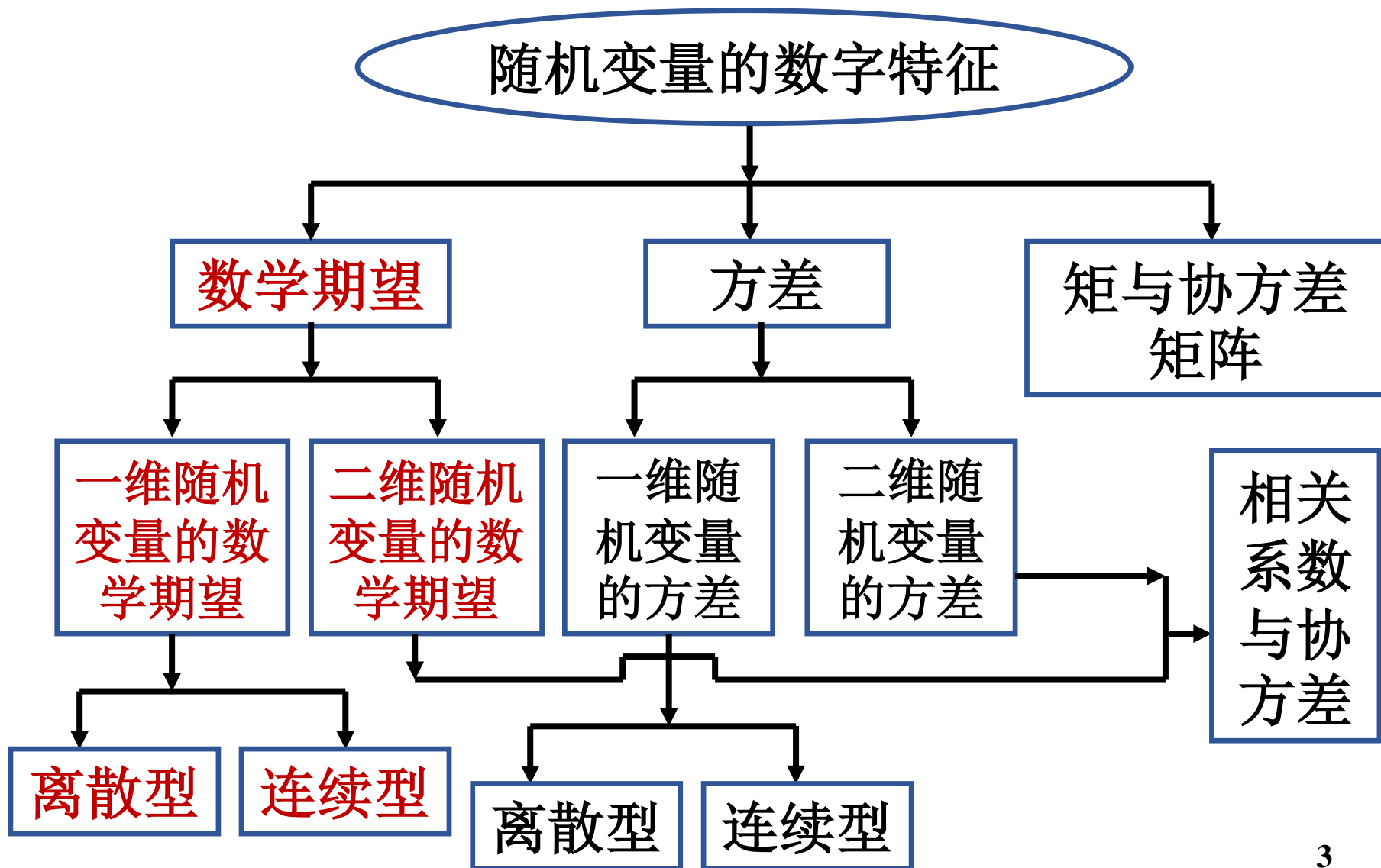
wxiaochen@bupt.edu.cn

第四章 知识结构图





第一节 数学期望





第一节 数学期望

问题的引出

引例. 某车间对工人的生产情况进行考察。车工小张每天生产的**废品数 X** 是一个随机变量。

问：如何定义 **X 的平均值**呢？

一般来说，

若统计 n 天, (假定小张每天至多出三件废品) 得: n_0 天没有出废品; n_1 天每天出一件废品; n_2 天每天出两件废品; n_3 天每天出三件废品。

可以得到 n 天中每天的平均废品数为:

$$0 \cdot \frac{n_0}{n} + 1 \cdot \frac{n_1}{n} + 2 \cdot \frac{n_2}{n} + 3 \cdot \frac{n_3}{n}$$

这是**以频率为权的加权平均**

现若统计100天得：

32天没有出废品；30天每天出1件废品； 17天每天出2件废品； 21天每天出3件废品；

于是，可以得到这100天中每天的平均废品数为：

$$0 \cdot \frac{32}{100} + 1 \cdot \frac{30}{100} + 2 \cdot \frac{17}{100} + 3 \cdot \frac{21}{100} = 1.27$$

可以想象：

若另外统计100天，车工小张不出废品，出一件、二件、三件废品的天数与前面的100天一般不会完全相同，这另外100天每天的平均废品数也不一定是1.27。

这个数能否作为X
的平均值吗？

由频率和概率的关系，不难想到，在求废品数 X 的平均值时，用**概率代替频率**，得平均值为：

$$0 \cdot p_0 + 1 \cdot p_1 + 2 \cdot p_2 + 3 \cdot p_3$$

这是**以概率为权**的加权平均

这样得到了一个**确定的数**。

现问：用这个数作为随机变量 X 的平均值是否合理呢？

注意到： 对于一个随机变量，若它可能取的值是：
 x_1, x_2, \dots ，相应的概率为 p_1, p_2, \dots ，
则对 X 作一系列观察(试验)，所得 X 的试验值的平均值也是随机的。
但是，如果试验次数很大，出现 x_k 的频率会接近于 p_k ，于是试验值的平均值接近于：

$$\sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$$

由此：以概率为权的加权平均值作为随机变量 X 的平均值是合理的。

一. 离散型随机变量的数学期望

1. 定义1 设 X 是离散型随机变量，它的分布律为：

$$P(X = x_k) = p_k, \quad k=1, 2, \dots$$

如果级数 $\sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$ 绝对收敛，则称此级数的和为随机变量 X 的数学期望，记为：

$$E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$$

注: ▲ $E(X)$ 是个(实)数。它形式上是 X 的可能取值的加权平均值; **本质上**体现了 X 的真正的平均, 故常称 $E(X)$ 为 X 的均值; 物理上表示为一个质点系的重心坐标。

▲ $E(X)$ 的计算: 当 X 的可能取值为有限时, 则计算有穷和; 当 X 的可能取值为无限时, 则计算级数的和。

▲ 若 $\sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$ **不绝对收敛**, 则称 $E(X)$ **不存在**。

▲ **推广到二维:**
$$\begin{cases} E(X) = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} x_i p_{ij} \\ E(Y) = \sum_{j=1}^{\infty} \sum_{i=1}^{\infty} y_j p_{ij} \end{cases}$$

p_{ij} 为联合分布律

例1 某人的一串钥匙上有 n 把钥匙，其中只有一把能打开自己的家门，他随意地试用这串钥匙中的某一把去开门，若每把钥匙试开一次后除去。

求： 打开门时试开次数的数学期望。



例1 某人的一串钥匙上有 n 把钥匙，其中只有一把能打开自己的家门，他随意地试用这串钥匙中的某一把去开门，若每把钥匙试开一次后除去。

求： 打开门时试开次数的数学期望。

解： 设试开次数为 X ，则：

$$P(X=k) = 1/n, \quad k=1, 2, \dots, n$$

于是，由数学期望的定义得：

$$E(X) = \sum_{k=1}^n k \cdot \frac{1}{n} = \frac{1}{n} \cdot \frac{(1+n)n}{2} = \frac{n+1}{2}$$

2. 几种常见分布的数学期望

(1) (0-1)分布

若随机变量 X 只能取 0 与 1 两个值，它的分布律为：

$$P(X = k) = p^k (1-p)^{(1-k)} \quad k = 0, 1. \quad 0 < p < 1$$

则： $E(X) = 0 \cdot q + 1 \cdot p = p \quad (q = 1 - p)$

(2) 二项分布

设随机变量 X 服从参数为 (n, p) 的二项分布，
即 $X \sim B(n, p)$ ，它的分布律为：

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

则:

$\because k=0$ 时 $k p_k = 0$

$$E(X) = \sum_{k=0}^n k \cdot c_n^k p^k q^{n-k} = \sum_{k=1}^n k \cdot \frac{n!}{k!(n-k)!} p^k q^{n-k}$$

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

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

令:
 $k-1=k'$

$$= np \sum_{k'=0}^{n-1} \frac{(n-1)!}{k'![(n-1)-k']!} \cdot p^{k'} q^{(n-1)-k'}$$

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

$$= np[p + (1-p)]^{n-1} = np$$

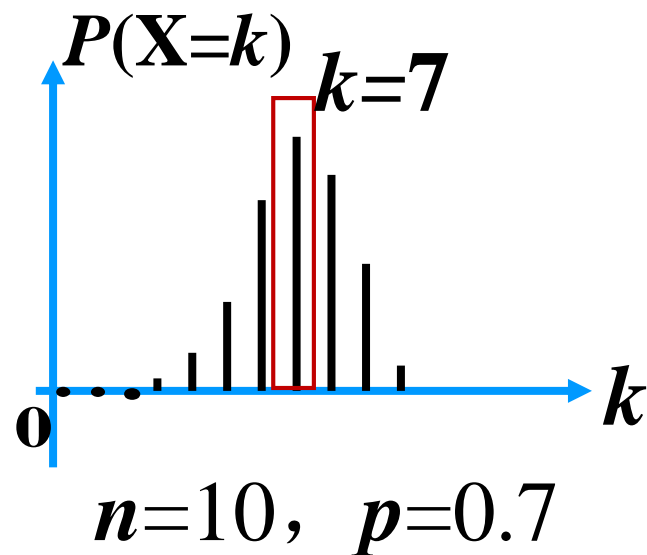
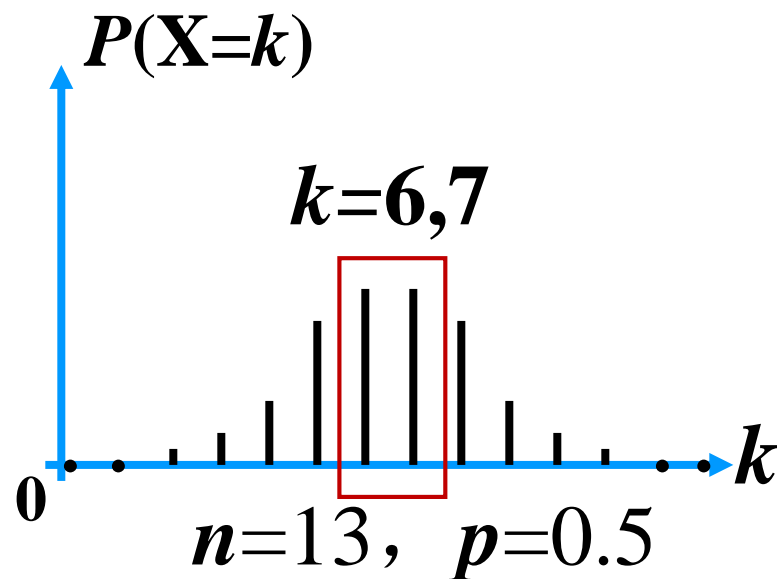
即: $E(X) = np$

二项分布

$$P_n(k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$$

$$k = 0, 1, 2, \dots, n$$

- 当 $(n+1)p$ 为整数时，概率 $P(X=k)$ 在 $k=(n+1)p$ 和 $k=(n+1)p-1$ 处达到最大值；
- 当 $(n+1)p$ 不为整数时，概率 $P(X=k)$ 在 $k=[(n+1)p]$ 达到最大值。



其中：[x] 表示不超过 x 的最大整数

(3) 泊松分布

若随机变量 X 的所有可能取值为: $0, 1, 2, \dots$
而它的分布律(它所取值的各个概率)为:

$$P(X = k) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} \quad k = 0, 1, 2, \dots \quad \text{即: } X \sim \pi(\lambda)$$

$$\text{则: } E(X) = \sum_{k=0}^{\infty} k \cdot \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!}$$

令:
 $k-1 = k'$

$$= \lambda e^{-\lambda} \sum_{k'=0}^{\infty} \frac{\lambda^{k'}}{k'!} = \lambda e^{-\lambda} \cdot e^{\lambda} = \lambda$$

$$\text{即: } E(X) = \lambda$$

例2. 某银行信贷部门对前来申请贷款的两个企业进行调查，对其产品在市场上畅销、适销和滞销三种状况的盈利额和相应的概率作了如下估计：

甲企业：

产品	畅销	适销	滞销
盈利额 X_1 (万元)	50	30	-20
概率	0.15	0.6	0.25

乙企业：

产品	畅销	适销	滞销
盈利额 X_2 (万元)	60	36	-40
概率	0.1	0.6	0.3

问：当其它条件均相同时，信贷部门应先批准哪个企业的贷款更为稳妥？

解：当其它条件均相同时，应考查两个企业盈利额的**平均值**的情况。故分别求其数学期望：

$$E(X_1) = 50 \times 0.15 + 30 \times 0.6 + (-20) \times 0.25 = 20.5 \text{ (万元)}$$

$$E(X_2) = 60 \times 0.1 + 36 \times 0.6 + (-40) \times 0.3 = 15.6 \text{ (万元)}$$

由此可见，**甲企业的经济效益高于乙企业**，所以信贷部门应先批准甲企业的贷款更为稳妥。

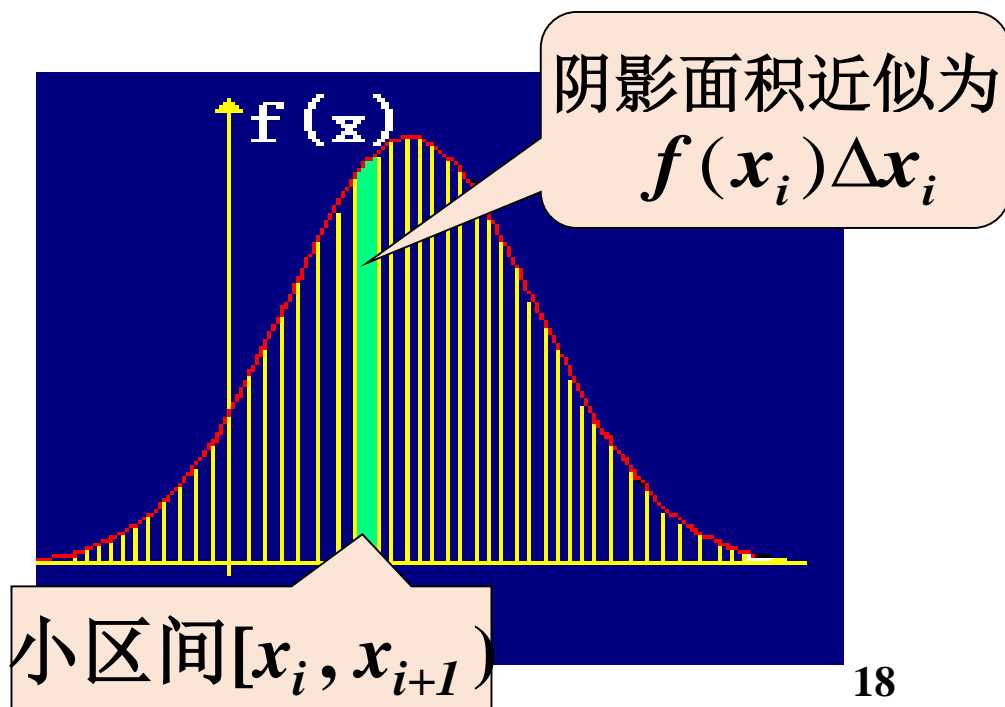
二. 连续型随机变量的数学期望

1. 连续型随机变量数学期望的定义

连续型随机变量的数学期望的引出

设 X 是连续型随机变量，其密度函数为 $f(x)$ ，在数轴上取很密的分点 $x_0 < x_1 < x_2 < \dots$ ，则 X 落在小区间 $[x_i, x_{i+1})$ 的概率是：

$$\begin{aligned} & \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx \\ & \approx f(x_i)(x_{i+1} - x_i) \\ & = f(x_i)\Delta x_i \end{aligned}$$



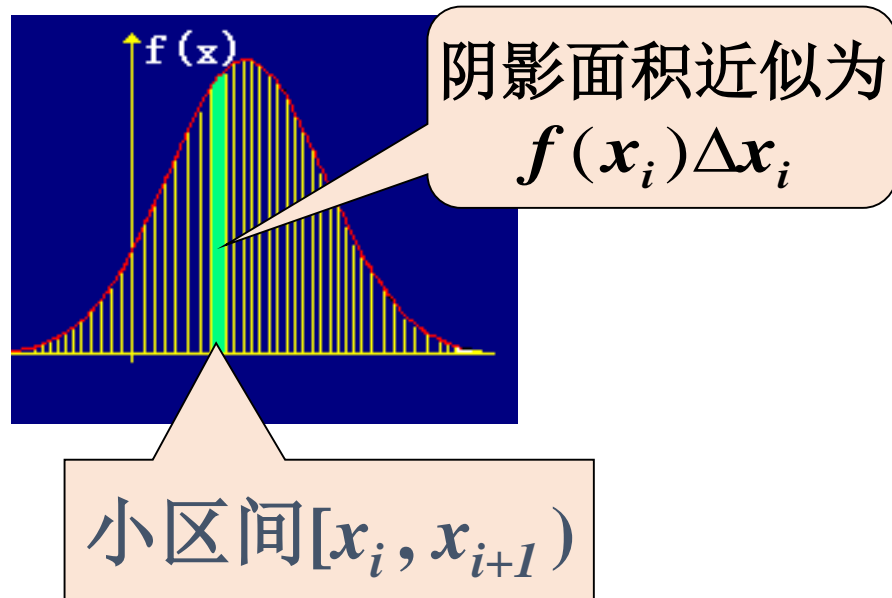
注意到：由于 x_i 与 x_{i+1} 很接近, 所以区间 $[x_i, x_{i+1})$ 中的值可以用 x_i 来近似代替。

因此 X 与以概率 $f(x_i)\Delta x_i$ 取值 x_i 的离散型随机变量近似, 该离散型随机变量的数学期望为:

$$\sum_i x_i f(x_i) \Delta x_i$$

这正是 $\int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx$

的渐近和式。



由此启发引进如下定义2:

定义2 设 X 是连续型随机变量, 其概率密度函数为 $f(x)$, 如果积分:

$\int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f(x) dx$ 绝对收敛, 则称此积分的值为连续型随机变量 X 的数学期望, 记为:

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx$$

也就是说, 连续型随机变量的数学期望是一个绝对收敛的积分。

注:

▲ 推广到二维:

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot f_X(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot f(x, y) dy dx$$

$$E(Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} y \cdot f_Y(y) dy = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} y \cdot f(x, y) dx dy$$

$f(x, y)$ 为联合概率密度。

2. 几种常见分布的数学期望

(1). 均匀分布

若连续型随机变量 X 具有概率密度 $f(x)$ 为:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a \leq x \leq b \\ 0, & \text{其他} \end{cases} \quad \text{即 } X \sim U[a, b]$$

则: $E(X) =$



2. 几种常见分布的数学期望

(1). 均匀分布

若连续型随机变量 X 具有概率密度 $f(x)$ 为:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a \leq x \leq b \\ 0, & \text{其他} \end{cases} \quad \text{即 } X \sim U[a, b]$$

$$\begin{aligned} \text{则: } E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx = \int_a^b x \frac{1}{b-a} dx \\ &= \frac{a+b}{2} \end{aligned}$$

$$\text{即: } E(X) = \frac{a+b}{2}$$

(2). 指数分布

若连续型随机变量 X 具有概率密度 $f(x)$ 为:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} & x > 0 \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

其中 $\theta > 0$ 为常数

$$\text{则: } E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$$



(2). 指数分布

若连续型随机变量 X 具有概率密度 $f(x)$ 为:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} & x > 0 \\ 0 & \text{其它} \end{cases} \quad \text{其中 } \theta > 0 \text{ 为常数}$$

$$\begin{aligned} \text{则: } E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx = \int_0^{+\infty} x \cdot \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} dx \\ &= \frac{1}{\theta} \int_0^{+\infty} x \cdot e^{-\frac{x}{\theta}} dx = - \int_0^{+\infty} x \cdot d e^{-\frac{x}{\theta}} = \theta \end{aligned}$$

由分部积分

$$\text{即: } E(X) = \theta$$

(3). 正态分布

若随机变量 X 的概率密度为:

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

即: $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

$$\text{则: } E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} x \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx$$



(3). 正态分布

若随机变量 X 的概率密度为:

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

$$\text{即: } X \sim N(\mu, \sigma^2)$$

$$\text{则: } E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} x \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx$$

$$\begin{aligned} \text{令: } y = \frac{x-\mu}{\sigma} \Rightarrow &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} (\sigma y + \mu) e^{-\frac{y^2}{2}} dy \\ &= \frac{\sigma}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} y e^{-\frac{y^2}{2}} dy + \frac{\mu}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{y^2}{2}} dy \end{aligned}$$

$$= 0 + \frac{\mu}{\sqrt{2\pi}} \sqrt{2\pi} = \mu$$

即: $E(X) = \mu$

结论: 正态分布中密度函数的参数 μ 恰好就是随机变量X的数学期望。

三. 随机变量的函数的数学期望

1. 问题的提出:

设已知随机变量 X 的分布, 且 $Y = g(X)$, 那么应该如何计算 $Y = g(X)$ 的数学期望呢? 也即如何计算随机变量的函数的数学期望?



一种方法是：

- 因为 $g(X)$ 也是随机变量，故应有概率分布，它的分布可以由已知的 X 的分布求出来。
- 一旦知道了 $g(X)$ 的分布，就可以按照数学期望的定义把 $E[g(X)]$ 计算出来。

这种方法的缺点：

使用这种方法必须先求出随机变量函数 $g(X)$ 的分布，一般是比较复杂的。

问题：

是否可以不先求 $g(X)$ 的分布而只根据 X 的分布求得 $E[g(X)]$ 呢？

定理. 设Y是随机变量X的函数: $Y = g(X)$ (g 是连续函数) 则:

(1) X是**离散型随机变量**, 它的分布律为:

$$p_k = P(X = x_k), \quad k = 1, 2, \dots,$$

若 $\sum_{k=1}^{\infty} g(x_k) p_k$ 绝对收敛, 则有:

$$E(Y) = E[g(X)] = \sum_{k=1}^{\infty} g(x_k) p_k$$

(2) X是**连续型随机变量**, 它的概率密度为 $f(x)$

若 $\int_{-\infty}^{\infty} g(x) f(x) dx$ 绝对收敛, 则有:

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

证明: (略), 特殊情况的证明见教材 (第五版) P96

注 ▲ 定理的意义:

给出了求随机变量函数的数学期望时, 可以直接利用原来随机变量的分布, 而不必先求随机变量函数的分布。

▲ 此定理可以推广到二个或二个以上随机变量的情形:

例如, 设 Z 是随机变量 X, Y 的函数
 $Z = g(X, Y)$, g 是连续的函数, 则有:

例如，设 Z 是随机变量 X, Y 的函数
 $Z = g(X, Y)$, g 是连续的函数，则有：

(1) 若 (X, Y) 为离散型随机变量，其联合分布律为：

$$P(X = x_i, Y = y_j) = p_{ij}, \quad i, j = 1, 2, \dots$$

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

这里设上式右边的级数绝对收敛。

(2) 若 (X, Y) 为连续型随机变量，其联合概率密度为 $f(x, y)$ ，则有：

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

这里设右边的积分绝对收敛。

例4. 设二维连续型随机变量 (X,Y) 的联合概率密度为:

$$f(x,y) = \begin{cases} 3x & 0 < y < x < 1 \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

求: $Z = XY$ 的数学期望



例4. 设二维连续型随机变量 (X,Y) 的联合概率密度为:

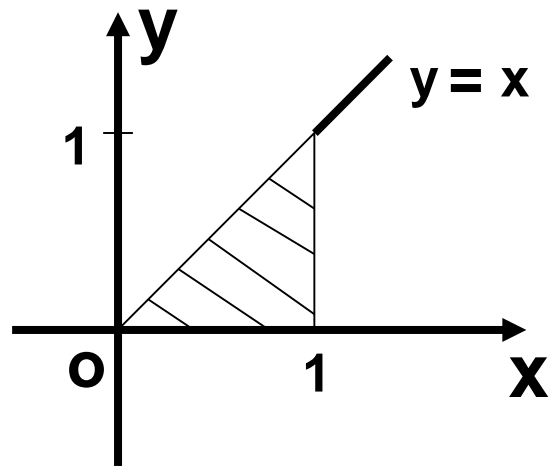
$$f(x,y) = \begin{cases} 3x & 0 < y < x < 1 \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

求: $Z = XY$ 的数学期望

解: $E(Z) = E(XY) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xy f(x,y) dx dy$

显然, 由题设 $f(x,y) \neq 0$ 的区域如图中的阴影部分
因此有:

$$E(Z) = \int_0^1 dx \int_0^x xy \cdot 3x dy = \frac{3}{10}$$



例5. 设国际市场对我国某出口商品的年**需求量**是一个随机变量 X （单位:吨），它在 $[2000, 4000]$ 上服从**均匀分布**。设每售出这种商品一吨，可为国家**挣外汇3万元**，若售不出，则每吨需**花费仓储费1万元**。

问： 需组织多少货源，才能使国家的收益最大？



例5. 设国际市场对我国某出口商品的年需求量是一个随机变量 X （单位:吨），它在 $[2000, 4000]$ 上服从均匀分布。设每售出这种商品一吨，可为国家挣外汇3万元，若售不出，则每吨需花费仓储费1万元。

问： 需组织多少货源，才能使国家的收益最大？

解： 设 y ：准备某年出口此种商品的量

由题设可知： $x \in [2000, 4000]$

设收益为 Y ，则有：

$$Y = g(X) = \begin{cases} 3y & x \geq y \\ 3x - (y - x) \cdot 1 & x < y \end{cases}$$

而随机变量 X 的概率密度为:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2000} & 2000 \leq x \leq 4000 \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

所以:

$$\begin{aligned} E(Y) &= E[g(X)] = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) f(x) dx \\ &= \frac{1}{2000} \int_{2000}^{4000} g(x) dx \\ &= \frac{1}{2000} \left[\int_{2000}^y (4x - y) dx + \int_y^{4000} 3y dx \right] \\ &= \frac{1}{1000} [-y^2 + 7000y - 4000000] \end{aligned}$$

注意到: $E(Y)$ 是变量 y 的函数

所以, 对 $E(Y)$ 关于 y 求极值, 可得:

当 $y = 3500$ 时 $E(Y)$ 达最大

结论: 应组织**3500(吨)**货源才能使国家的收益最大。

四. 数学期望的性质

1. 设 c 是常数, 则: $E(c) = c$

2. 设 c 是常数, X 是随机变量, 则:

$$E(cX) = cE(X)$$

线性性质

3. X, Y 是两个随机变量，则：

$$E(X + Y) = E(X) + E(Y)$$

注：这一性质可推广到任意有限个随机变量之和的情形。

4. X, Y 是两个相互独立的随机变量，则：

$$E(XY) = E(X)E(Y)$$

注：这一性质可推广到任意有限个相互独立的随机变量之积的情形。

性质3、性质4的证明见教材（第五版）P100

例6. 已知 X 的概率密度 $f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}e^x & x \leq 0 \\ \frac{1}{2}e^{-x} & x > 0 \end{cases}$

求: $Y = |X| + b$ 的数学期望



例6. 已知 X 的概率密度 $f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}e^x & x \leq 0 \\ \frac{1}{2}e^{-x} & x > 0 \end{cases}$

求: $Y = |X| + b$ 的数学期望

解:
$$\begin{aligned} E(Y) &= \int_{-\infty}^{+\infty} (|x| + b) \cdot f(x) dx \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} |x| f(x) dx + \int_{-\infty}^{+\infty} b f(x) dx \\ &= \int_{-\infty}^0 (-x) \frac{1}{2} e^x dx + \int_0^{+\infty} x \frac{1}{2} e^{-x} dx \\ &\quad + b \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1 + b \end{aligned}$$

例7. 设 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立, 且均服从 $(0-1)$ 分布

求: $E(X_1 + X_2 + \dots + X_n)$



例7. 设 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立, 且均服从 (0—1) 分布

求: $E(X_1 + X_2 + \dots + X_n)$

解: 设: $Y = X_1 + X_2 + \dots + X_n$,

由题意, 每一个随机变量均服从 (0—1) 分布

即每一个随机变量 X_i 服从: $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ q & p \end{pmatrix}$.

则由数学期望的性质有:

$$E(Y) = E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_n)$$

$$\text{而: } E(X_i) = 0 \cdot q + 1 \cdot p = p$$

$$\text{所以得: } E(Y) = p + p + \dots + p = np$$