3.3 常用的离散型随机变量

本节介绍几种常见且重要的离散型随机变量

3.3.1 离散型均匀分布

定义3.5. 设随机变量X的取值 a_1, a_2, \dots, a_n , 且 $P(X = a_i) = 1/n$, 称X服从离散型均匀分布.

由定义可知

$$E(X) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} a_i,$$

$$Var(X) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} a_i^2 - \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} a_i\right)^2.$$

例3.8 (德国坦克数量问题). 二战期间假德国坦克编号为 $1, 2, \dots, N$, 共生产 N 辆. 盟军战斗中随机击毁了 k 辆, 且所击毁的最大编号为 m. 如何估计 N 的大小.

解. 上述问题本质上是从 $1, 2, \dots, N$ 中以'不放回'方式抽取 k 个数,观察到 k 个数中最大数为 m,如何利用 m 和 k 估计 N.

$$Pr[X=i] = \binom{i-1}{k-1} / \binom{N}{k}$$
, 从而得到 $E(X) = \sum_{i=k}^{N} i \binom{i-1}{k-1} / \binom{N}{k}$.

现考虑从 N+1 个元素中取 k+1 个元素, 共有多少种不同的取法, 此问题可等价于按所抽取 k+1 个元素中最大元进行分类, 即

$$\binom{N+1}{k+1} = \sum_{i=k}^{N} \binom{i}{k} = \sum_{i=k}^{N} \frac{i}{k} \binom{i-1}{k-1}$$

代入 E(X) 可得

$$E(X) = \sum_{i=k}^{N} i \binom{i-1}{k-1} / \binom{N}{k} = k \binom{N+1}{k+1} / \binom{N}{k} = \frac{k}{k+1} (N+1).$$

由于仅做了一次观察,可以将一次观察的最大值m看作为E[X]的近似,即

$$m = E(X) = \frac{k}{k+1}(N+1)$$
 \Rightarrow $N = m(1+k^{-1}) - 1$

从而完成 N 的估计.

例如,如果观察到被击毁坦克编号分别为 17,68,94,127,135,212,根据上面的推到可估计出 $N=212(1+\frac{1}{6})-1\approx 246$. 下表给出这种方法的估计效果:

由此可见: 统计估计比情报估计准确得多, 接近德国的实际产量.

时间	统计估计	英国情报估计	德国实际产量
1940-06	169	1000	122
1941-06	244	1550	271
1942-08	327	1550	342

3.3.2 0-1分布

定义3.6. 随机变量 X 的取值为 $\{0,1\}$, 其分布列 P(X=1)=p, P(X=0)=1-p, 称 X 服从参数为 p 的 0-1 分布, 又称两点分布, 或Bernoulli分布, 记 $X \sim Ber(p)$.

由定义可知

$$E(X) = p,$$
 $Var(X) = p - p^2 = p(1 - p).$

0-1分布是很多概率模型的基础.

3.3.3 二项分布

Bernoulli试验E只有两个结果: A 和 \bar{A} , 将试验E独立重复地进行 n 次, 称为 n 重Bernoulli试验. n 重Bernoulli试验是一种很重要的数学模型, 具有广泛的应用.

定义3.7. 在 n 重Bernoulli试验,设事件A发生的概率为p,用随机变量 X 表示 n 次独立试验中事件 A发生的次数,X 的取值为 $0,1,2,\ldots,n$,其分布列为 $P(X=k)=\binom{n}{k}p^k(1-p)^{n-k}$ $(k=0,1,2,\cdots,n)$,称 X 服从二项分布 $(binomial\ distribution)$,记 $X\sim B(n,p)$.

由于分布列类似于二项展开式 $(a+b)^n = \sum_{k=1}^n \binom{n}{k} a^k b^{n-k}$, 因此称为二项分布. 容易验证

$$P(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k} \ge 0, \quad \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k} = 1,$$

从而得到二项分布是一个分布列.

性质**3.4.** 若 $X \sim B(n, p)$, 则有

$$E(X) = np,$$
 $Var(X) = np(1-p).$

Proof. 由定义可知:

$$E(X) = \sum_{k=0}^{n} k \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = (1-p)^n \sum_{k=0}^{n} \binom{n}{k} k \left(\frac{p}{1-p}\right)^k.$$

为计算 $\sum_{k=0}^{n} \binom{n}{k} k \left(\frac{p}{1-p}\right)^k$, 考虑

$$(1+x)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^k \Longrightarrow n(1+x)^{n-1} = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^{k-1} k \Longrightarrow nx(1+x)^{n-1} = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^k k$$

将 x = p/(1-p)带入上式可得

$$E(X) = (1-p)^n \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} k \left(\frac{p}{1-p}\right)^k = (1-p)^n n \frac{p}{1-p} \frac{1}{(1-p)^{n-1}} = np.$$

对于方差,首先计算

$$E(X^{2}) = \sum_{k=0}^{n} k^{2} \binom{n}{k} p^{k} (1-p)^{n-k} = \sum_{k=1}^{n} nk \binom{n-1}{k-1} p \cdot p^{k-1} (1-p)^{n-k}$$

令i = k - 1,带入上式可得

$$E(X^{2}) = np \sum_{i=0}^{n-1} (i+1) \binom{n-1}{i} \cdot p^{i} (1-p)^{n-1-i}$$

$$= np \sum_{i=0}^{n-1} i \binom{n-1}{i} \cdot p^{i} (1-p)^{n-1-i} + np \sum_{i=0}^{n-1} \binom{n-1}{i} \cdot p^{i} (1-p)^{n-1-i}$$

$$= np(n-1)p + np.$$

从而得到 $Var(X) = E[X^2] - (E[X])^2 = np(1-p).$

例3.9. 一张试卷上有5道选择题,每道选择题有4个答案,只有一个是正确的,某学生靠随机猜测至少能做对4个题的概率是多少?

解. 每答一道题相当于一次Bernoulli试验,事件 $A = \{$ 答对一题 $\}$,有 P(A) = 1/4. 5道题相当于5重Bernoulli试验.用 X 表示学生猜对的题数,则 $X \sim B(5,1/4)$,从而得到

$$P(X \ge 4) = P(X = 4) + P(X = 5) = {5 \choose 4} \left(\frac{1}{4}\right)^4 \cdot \frac{3}{4} + \left(\frac{1}{4}\right)^5 = \frac{1}{64}.$$

3.3.4 几何分布

定义3.8. 在多重Bernoulli试验,设事件A发生的概率为p,用随机变量 X表示事件 A 首次发生时的试验 次数, X 的取值为 $1,2,\ldots$,其分布列为 $P(X=k)=(1-p)^{k-1}p$ $(k=1,2,\ldots)$,称 X 服从参数为 p 的几何分布,记 $X\sim G(p)$.

容易得到 $P(X = k) = (1 - p)^{k-1} p \ge 0$, 以及

$$\sum_{k=1}^{\infty} P(X=k) = p \sum_{k=1}^{\infty} (1-p)^{k-1} = p \frac{1}{1-(1-p)} = 1,$$

从而验证了几何分布构成一个分布列,

性质3.5. 若随机变量 $X \sim G(P)$. 则有

$$E(X) = \frac{1}{p}, \quad Var(X) = \frac{1-p}{p^2}.$$

Proof. 根据期望的定义有

$$E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} kP(X=k) = \sum_{k=1}^{\infty} kp(1-p)^{k-1} = p\sum_{k=1}^{\infty} k(1-p)^{k-1}.$$

根据公式

$$\sum_{k=0}^{\infty} x^k = \frac{1}{1-x} \quad \Rightarrow \quad \sum_{k=1}^{\infty} kx^{k-1} = \frac{1}{(1-x)^2}.$$

令 x = 1 - p可得E(X) = 1/p. 对于随机变量 X 的方差, 首先计算

$$E(X^2) = \sum_{k \ge 1} k^2 p (1-p)^{k-1} = p \sum_{k \ge 1} k^2 (1-p)^{k-1} = p \cdot \frac{2-p}{p^3} = \frac{2-p}{p^2}.$$

根据公式

$$\sum_{k=0}^{\infty} x^k = \frac{1}{1-x} \quad \Rightarrow \quad \sum_{k=1}^{\infty} kx^{k-1} = \frac{1}{(1-x)^2} \quad \Rightarrow \quad \sum_{k=1}^{\infty} kx^k = \frac{x}{(1-x)^2} \quad \Rightarrow \quad \sum_{k=1}^{\infty} k^2 x^{k-1} = \frac{1+x}{(1-x)^3}.$$

$$\Leftrightarrow x = 1 - p \, \exists \exists E(X^2) = (2-p)/p^2, \, \exists \exists E \in Var(X) = E(X^2) - (EX)^2 = (1-p)/p^2.$$

下面研究几何分布的特性: 无记忆性(memoryless property).

定理3.4. 设 $X \sim G(P)$, 对任意正整数m, n, 有

$$P(X > m + n | X > m) = P(X > n).$$

直观理解: 假设已经经历了m次失败,从当前起直至成功的次数与m无关.

Proof. 对任何正整数 k, 根据几何分布的定义有

$$P(X > k) = \sum_{i=k+1}^{\infty} p(1-p)^{i-1} = p \sum_{i=k+1}^{\infty} (1-p)^{i-1} = p \frac{(1-p)^k}{1 - (1-p)} = (1-p)^k.$$

根据条件概率的定义有

$$P(X > m + n | X > m) = \frac{P(X > m + n)}{P(X > m)} = \frac{(1 - p)^{m + n}}{(1 - p)^m} = (1 - p)^n = P(X > n)$$

这里利用 $\{X > m + n\} \cap \{X > m\} = \{X > m + n\}.$

例3.10. 古代有一村落因为资源限制不能养太多的人,每个家庭都很重视男性,于是制定一条规则:每个家庭可以生一个男孩,如果没有男孩则可以继续生育直至有一个男孩为止. 若已有一个男孩,则不再生育. 若生男孩的概率为p, 问多年后该村的男女比例是多少?

解. 对一个家庭而言, 用随机变量 X 表示该家庭的小孩个数, 则 X = 1, 2, ...,以及

$$P(X = i) = p(1 - p)^{i-1},$$

即 $X \sim G(p)$. 于是一个家庭的小孩数的期望是 E[X] = 1/p, 从而得到一个家庭中小孩的男/女比例为 1:(1/p-1), 特别地, 当 p=1/2 时男女比例 1:1.

3.3.5 泊松分布

定义3.9. 如果随机变量X的分布列为

$$P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \qquad (k = 0, 1, 2, \ldots)$$

其中 $\lambda > 0$ 是一个给定的常数, 称随机变量X服从参数为 λ 的泊松分布, 记为 $X \sim P(\lambda)$.

容易验证 $P(X=k) = \lambda^k e^{-\lambda}/k! \ge 0$,根据泰勒展式 $e^{\lambda} = \sum_{k=0}^{\infty} \lambda^k/k!$ 有

$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = e^{-\lambda} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda^k}{k!} = e^{-\lambda} \cdot e^{\lambda} = 1.$$

泊松分布用于描述大量试验中稀有事件出现次数的概率模型,例如:

- 电话在一段时间内收到的呼叫次数,
- 放射物在一段时间内放射的粒子数,
- 一段时间内通过某路口的出租车数,
- 一本书中一页出现的语法错误数,
- 一天内道一所银行办理业务的顾客数.

性质3.6. 对任意给定的 $\lambda > 0$, 若 $X \sim P(\lambda)$, 则

$$E(X) = \lambda, \quad Var(X) = \lambda.$$

Proof. 根据期望的定义有

$$E(X) = \sum_{i=0}^{\infty} i \cdot P(X=i) = \sum_{i=1}^{\infty} i \cdot \frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda} = \lambda \sum_{i=1}^{\infty} \frac{\lambda^{i-1}}{(i-1)!} e^{-\lambda} = \lambda.$$

对于随机变量的方差,首先计算

$$\begin{split} E[X^2] &= \sum_{i=0}^{\infty} i^2 P(X=i) = \sum_{i=1}^{\infty} i^2 \frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda} = \lambda \sum_{i=1}^{\infty} i \cdot \frac{\lambda^{i-1}}{(i-1)!} e^{-\lambda} \\ &= \lambda \sum_{i=1}^{\infty} (i-1) \frac{\lambda^{i-1}}{(i-1)!} e^{-\lambda} + \lambda = \lambda \sum_{k=0}^{\infty} k \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} + \lambda = \lambda^2 + \lambda. \end{split}$$

从而得到 $Var(X) = E[X^2] - (E[X])^2 = \lambda$.

例3.11. 设随机变量X服从参数为 λ 的泊松分布, 且P(X=1) = P(X=2), 求 $P\{X \ge 4\}$.

解. 根据泊松分布的定义可知 $P(X = k) = \lambda^k e^{-\lambda}/k!$, 由此可得

$$P(X=1) = P(X=2)$$
 \Rightarrow $\frac{\lambda e^{-\lambda}}{1!} = \frac{\lambda^2}{2!}$ \Rightarrow $\lambda = 2$,

进一步得到

$$P\{X \ge 4\} = 1 - P(X = 0) - P(X = 1) - P(X = 2) - P(X = 3)$$
$$= 1 - e^{-2} - 4e^{-2} - \frac{4}{3}e^{-2} = 1 - \frac{19}{3}e^{-2}.$$

下面研究二项分布于泊松分布的关系: 即可以用泊松分布逼近二项分布.

定理3.5 (泊松定理). 对任意给定的常数 $\lambda > 0$, n为任意正整数, 设 $np_n = \lambda$, 则对任意给定的非负整数k, 有

$$\lim_{n \to \infty} \binom{n}{k} p_n^k (1 - p_n)^{n-k} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}.$$

Proof. 由 $p_n = \lambda/n$, 有

$$\binom{n}{k} p_n^k (1 - p_n)^{n-k} = \frac{n(n-1)(n-2)\cdots(n-k+1)}{k!} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k}$$

$$= \frac{\lambda^k}{k!} (1 - \frac{1}{n})\cdots(1 - \frac{k-1}{n}) \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k}$$

$$= \frac{\lambda^k}{k!} (1 - \frac{1}{n})\cdots(1 - \frac{k-1}{n}) \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{\frac{n-k}{\lambda}}$$

当 $n \to \infty$, 有 $(1 - \frac{\lambda}{n})^{\frac{n}{\lambda}} \to e$ 以及 $\frac{n-k}{n} \to 1$, 从而完成证明.

泊松分布的应用: 若 $X \sim B(n,p)$, 当 n 比较大, p 比较小时, 令 $\lambda = np$, 有

$$P(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n - k} \approx \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}.$$

即利用泊松分布近似计算二项分布.

例3.12. 设每次射击命中目标的概率为0.002, 现射击1000次, 求命中目标在500次与600次之间的概率. (用泊松近似计算)

解. 将1000次射击可看作1000重Bernoulli试验, 设随机变量 X 表示1000次设计中射中目标的次数, 则 $X \sim B(1000, 0.002)$, 利用泊松分布近似, 则可以看作 $X \sim P(2)$, 于是有

$$P(500 \le X \le 600) = \sum_{k=500}^{600} {1000 \choose k} (0.002)^k 0.998^{1000-k} \approx \sum_{k=500}^{600} \frac{2^k}{k!} e^{-2}.$$

例3.13. 有80台同类型设备,各台独立工作,发生故障的概率是0.01,一台设备发生故障时只能1人处理,考虑方案: I) 由4人维护,每人单独负责20台; II) 由三人共同维护80台. 哪种方案更为可取?

解. 对方案 I): 令 X 为第1人负责20台中同一时刻发生故障的台数, 则 $X \sim B(20,0.01)$. 设 A_i 表示第i人负责的设备发生故障不能及时维修的事件, 则

$$P(A_1 \cup A_2 \cup A_3 \cup A_4) \geq P(A_1) = P\{X \geq 2\} = 1 - P(X = 0) - P(X = 1) \approx 1 - \sum_{k=0}^{n} \frac{(0.2)^k}{k!} e^{-0.2} \approx 0.0175.$$

对方案 II): 设随机变量Y为80台设备中同一时刻发生故障的台数, 则 $Y \sim (B, 0.01)$, 则有设备发生故障不能及时维修的概率为

$$P(Y \ge 4) = 1 - \sum_{k=1}^{3} {80 \choose k} 0.01^{k} 0.99^{80-k} \approx 1 - \sum_{k=0}^{3} \frac{(0.8)^{k}}{k!} e^{-0.8} \approx 0.0091.$$

由此可知: 方案 II)更优. □

4 连续型随机变量

4.1 概念与性质

4.1.1 分布函数

定义4.1 (分布函数). 任意给定随机变量 $X \in \mathbb{R}$, 函数 $F(x) = P(X \le x)$ 称为X的分布函数.

对任意实数 $x_1 < x_2$, 有 $P(x_1 < X \le x_2) = P(X \le x_2) - P(X \le x_1) = F(x_2) - F(x_1)$. 分布函数F(x)具有如下性质:

ii) 规范性: $F(x) \in [0,1]$, 且 $F(-\infty) = \lim_{x \to -\infty} F(x) = 0$, $F(+\infty) = \lim_{x \to +\infty} F(x) = 1$;

iii) 右连续性: $F(x+0) = \lim_{\Delta x \to 0^+} F(x+\Delta x) = F(x)$.

任一分布函数必满足以上三性质, 反之亦成立. 满足以上三性质的函数必定是某随机变量的分布函数. 利用分布函数F(x)表示随机事件的概率:

$$P(X > a) = 1 - F(a)$$

$$P(X < a) = F(a - 0) = \lim_{x \to a^{-}} F(x)$$

$$P(X = a) = F(a) - F(a - 0)$$

$$P(X \ge a) = 1 - F(a - 0)$$

$$P(a \le X \le b) = F(b) - F(a - 0).$$

例4.1. 随机变量X的分布列为 $\frac{X \mid -1 \quad 2 \quad 3}{P \mid 1/4 \quad 1/2 \quad 1/4}$. 求X的分布函数.

解. 当
$$x < -1$$
时, $F(x) = P(X \le x) = P(\emptyset) = 0$,
当 $-1 \le x < 2$ 时, $F(x) = P(X \le x) = P(X = -1) = \frac{1}{4}$,
当 $2 \le x < 3$ 时, $F(x) = P(X \le x) = P(X = -1) + P(X = 2) = \frac{3}{4}$,
当 $x \ge 3$ 时, $F(x) = 1$.

例4.2. [0,1]区间随机抛一个点, X表示落点的坐标, 假设X落入[0,1]区间内任一子区间的概率与区间长度成正比, 求X的分布函数.

解. 由 $X \in [0,1]$, 当x < 0时, F(x) = 0, 当x > 1时, F(x) = 1. 当 $x \in [0,1]$ 时, $F(x) = P(X \le x) = kx$, 由F(1) = 1, 所以k = 1. 综上

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ x & 0 \le x \le 1 \\ 1 & x > 1 \end{cases}$$

例4.3. 随机变量X的分布函数 $F(X) = A + B \arctan x, x \in \mathbb{R}, \bar{x}A, B.$

解. 由分布函数的性质有

$$0 = F(-\infty) = \lim_{x \to -\infty} A + B \arctan x = A - \frac{\pi}{2}B,$$
$$1 = F(+\infty) = \lim_{x \to +\infty} A + B \arctan x = A + \frac{\pi}{2}B.$$

所以 $A = 1/2, B = 1/\pi$.

4.1.2 密度函数

定义4.2. 给定随机变量 X 的分布函数 F(x), 如果存在可积函数 f(x), 对任意 $x \in \mathbb{R}$, 有 $F(x) = \int_{-\infty}^{x} f(t)dt$, 称 X 为连续型随机变量, 函数 f(x) 为随机变量 X 的概率密度函数, 简称概率密度.

性质4.1. 密度函数f(x)满足i) 非负性: 对任意 $x \in \mathbb{R}$, 有 $f(x) \geq 0$; ii) 规范性: $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt = 1$;

概率密度满足性质 i) 和 ii), 反之亦成立. 若f(x)满足性质 i) 和 ii), 引入 $G(x) = \int_{-\infty}^{x} f(t)dt$ 是随机变量X的分布函数.

对任意 $x_1 \leq x_2$,有

$$P(x_1 < X \le x_2) = F(x_2) - F(x_1) = \int_{x_1}^{x_2} f(t)dt$$

几何解释: X落入区间[x_1, x_2]的概率等于x轴, $x = x_1, x = x_2, y = f(x)$ 所围成的曲边梯形的面积.

定理4.1. 对于连续性随机变量X, 其分布函数F(x)在整个实数域上连续; 若f(x)在x点连续, 则F(x)在x点可导, 且F'(x) = f(x).

Proof. 根据函数的积分性质: 若f(x)在[a,b]上可积, 则 $\phi(x) = \int_a^x f(t)dt$ 在[a,b]上连续. 若f(x)在[a,b]上连续, 则 $\phi(x) = \int_a^x f(t)dt$ 在[a,b]上可导.

性质4.2. 对于任意 $x \in \mathbb{R}$, 以及任意连续型随机变量X, 有P(X = x) = 0;

Proof. 根据定义有

$$P(X=x) = \lim_{\Delta x \to 0} P(x - \Delta x \le X \le x + \Delta x) = \lim_{\Delta x \to 0} \int_{x - \Delta x}^{x + \Delta x} f(t)dt \le \lim_{\Delta x \to 0} 2|f(x)|\Delta x \to 0.$$

由此可知: 连续型随机变量无需考虑端点, 即

$$P(a < X < b) = P(a < X < b) = P(a < X < b),$$

以及概率密度函数不是概率, 即 $P(X = x) = 0 \neq f(x)$.

若f(x)在点x连续, 由连续性定义有

$$\lim_{\Delta x \to 0} \frac{P(x \le X \le x + \Delta x)}{\Delta x} = \lim_{\Delta x \to 0} \frac{\int_x^{x + \Delta x} f(t) dt}{\Delta x} = \lim_{\Delta x \to 0} \frac{\Delta x f(\xi)}{\Delta x} = f(x) \quad (\xi \in (x, x + \Delta x)),$$

由此可得 $P(x \le X \le x + \Delta x) \approx f(x)\Delta x$, 若概率密度f(x)越大, 则X在x附近取值的概率越大.

例4.4. 设
$$X$$
是连续型随机变量,密度函数 $f(x) = egin{cases} c(4x-2x^2) & 0 < x < 2 \\ 0 & ext{其它} \end{cases}$,求 $P(X > 1)$.

解.

$$F(\infty) = 1 = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t)dt = \int_{0}^{2} c(4t - 2t^{2})dt = \frac{8}{3}c,$$

得到c = 3/8, 所以

$$P(X > 1) = \int_{1}^{\infty} f(t)dt = \int_{1}^{2} f(t)dt = \int_{1}^{2} \frac{8}{3} (4t - 2t^{2})dt = \frac{1}{2}.$$

例4.5 (由密度函数求分布函数). 设X的密度函数f(x)= $\begin{cases} x & 0 \leq x \leq 1 \\ a-x & 1 < x < 2, \, 求 F(x). \\ 0 & \sharp \, \end{cases}$

解. 根据密度函数的规范性有

$$1 = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t)dt = \int_{0}^{1} tdt + \int_{1}^{2} (a-t)dt = \frac{1}{2} + a - 2 + \frac{1}{2} = a - 1 \Rightarrow a = 2.$$

进一步得到

$$f(x) = \begin{cases} x & 0 \le x \le 1 \\ 2 - x & 1 < x < 2 \\ 0 & \sharp \dot{\Xi} \end{cases}$$

于是,当 $x \le 0$ 时,F(x) = 0;当 $0 < x \le 1$ 时, $F(x) = \int_0^x f(t)dt = x^2/2$;当 $1 < x \le 2$ 时, $F(x) = \int_0^1 f(t)dt + \int_1^x f(t)dt = 1/2 + \int_1^x (2-t)dt = -x^2/2 + 2x - 1$;当 $x \ge 2$ 时,F(x) = 1.最后得到

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x \le 0\\ \frac{x^2}{2} & 0 < x \le 1\\ -\frac{x^2}{2} + 2x - 1 & 1 < x \le 2\\ 1 & x \ge 2 \end{cases}.$$

例4.6 (由分布函数计算密度函数). 一个靶半径为2m的圆盘,设击中靶上任一同心圆盘上的点的概率与该圆盘的面积成正比. 假设射击都能击中靶. X表示击中点与圆心的距离,求X的密度函数.

解. 当x < 0时, F(x) = 0; 当 $0 \le x \le 2$ 时, $F(x) = P(X \le x) = P(0 \le X \le x) = kx^2$. 由F(2) = 1 = 4k可得k = 1/4, 此时 $F(x) = x^2/4$; 当x > 2时, F(x) = 1. 于是有X的概率密度

$$f(x) = \begin{cases} x/2 & 0 \le x \le 2\\ 0 & \cancel{\sharp} \stackrel{\sim}{\Sigma} \end{cases}$$

4.1.3 连续型随机变量的期望和方差

定义4.3. 设连续型随机变量X的密度函数为f(x),若积分 $\int_{-\infty}^{+\infty} t f(t) dt$ 绝对收敛,称 $\int_{-\infty}^{+\infty} t f(t) dt$ 为X的期望,记为E(X), $E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} t f(t) dt$.

与离散性随机变量一致, 有如下性质:

性质4.3. i) 对任意任意常数a,b和随机变量X,有E(aX+b)=aE(X)+b; ii) 若X的密度函数为f(x),且 $\int_{-\infty}^{+\infty}g(t)f(t)dt$ 绝对可积,则

$$E(g(X)) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(t)f(t)dt;$$

iii) 对连续函数 $g_1(x), \ldots, g_n(x)$ 和常数 c_1, \ldots, c_n), 有

$$E\left(\sum_{i=1}^{n} c_i g_i(X)\right) = \sum_{i=1}^{n} c_i E(g_i(X)).$$

例4.7. 设随机变量X的密度函数为 $f(x)=egin{cases} cx & x\in[0,1] \\ 0 &$ 其它 \end{cases} ,求 $E(X^m)$,其中m为正整数.

解. 由 $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t)dt = 1$,可解c = 2,所以

$$E(X^m) = \int_0^1 t^m \cdot 2t dt = 2 \int_0^1 t^{m+1} dt = \frac{2}{m+2}.$$

由此可得E(X) = 2/3以及 $E(X^2) = 1/2$.

定理4.2. 若随机变量X非负,有 $E[X] = \int_0^\infty P(X > t) dt$.

Proof. 容易得到

$$X = \int_0^X 1 dt = \int_0^{+\infty} \mathbb{I}[t < X] dt,$$

这里I[·]表示指示函数, 如果论断为真, 其值为1, 否则为0. 于是得到

$$E[X] = \underbrace{E[\int_0^{+\infty} \mathbb{I}[t < X]dt] = \int_0^{+\infty} E[\mathbb{I}[t < X]]dt}_{\text{\mathbb{R} / \mathbb{A} is }} = \int_0^{+\infty} P(X > t)dt.$$

这里使用积分换序

$$\begin{split} E[\int_0^{+\infty} \mathbb{I}[t < X] dt] &= \int_0^{\infty} f(y) (\int_0^{+\infty} \mathbb{I}[t < X] dt) dy \\ &= \int_0^{\infty} (\int_0^{+\infty} f(y) \mathbb{I}[t < X] dy) dt = \int_0^{+\infty} E[\mathbb{I}[t < X]] dt. \end{split}$$

习题. 利用此定理计算上例中的期望E(X) = 2/3.

推论4.1. 对任意非负函数 $g(x): \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ 和随机变量 $X,\ \ fE[g(X)] = \int_0^{+\infty} Pr[g(X) > t] dt.$

定义4.4. 对于连续型随机变量X, 设其密度函数为f(x), 若 $\int_{-\infty}^{+\infty} (t - E(X))^2 f(t) dt$ 收敛, 称 $\int_{-\infty}^{+\infty} (t - E(X))^2 f(t) dt$ 为X的方差, 记为Var(X), 即

$$Var(X) = E(X - E(X))^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} (t - E(X))^2 f(t) dt.$$

性质4.4. i) 对任意随机变量X, 有 $Var(X) = E[X - E(X)]^2 = E[X^2] - (E(X))^2$; ii) 对任意参数a,b和随机变量X, 有 $Var(aX + b) = a^2Var(X)$.

定理4.3 (Bhatia-Davis不等式). 对任意随机变量 $X \in [a, b]$, 有

$$Var(X) \le (b - E(X)) (E(X) - a) \le (b - a)^2/4.$$

Proof. 对任意 $X \in [a,b]$, 有

$$(b-X)(X-a) \ge 0 \Rightarrow x^2 \le (a+b)x - ab$$

两边同时取期望有 $E(X^2) \le (a+b)E(X) - ab$, 从而得到

$$Vax(X) = E(X^{2}) - (E(X))^{2} \le (a+b)E(X) - ab - E(X^{2}) = (b-E(X))(E(X) - a).$$

设函数g(t) = (b-t)(t-a) $(t \in (a,b))$,根据二次函数的性质求解最大值可得 $f(t) \leq (b-a)^2/4$.

4.2 常用连续性随机变量