



概率论与数理统计课程群 2022



该二维码7天内(10月3日前)有效，重新进入将更新



Chpt.2 Random Variables & Probability Distributions

第二章 随机变量及其分布

上节回顾



■ 全概率公式

B_1, B_2, \dots, B_n 为样本空间 S 的一个划分, 且 $P(B_i) > 0, i = 1, 2, \dots, n$ 。

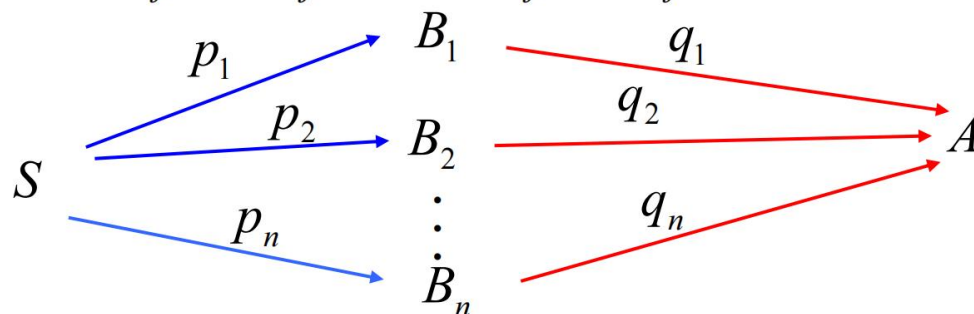
则 E 的任意事件 A 的概率为

$$P(A) = P(A|B_1)P(B_1) + P(A|B_2)P(B_2) + \dots + P(A|B_n)P(B_n)$$

■ 贝叶斯公式

$$P(B_i|A) = \frac{P(A|B_i)P(B_i)}{\sum_{j=1}^n P(A|B_j)P(B_j)} \quad i = 1, 2, \dots, n$$

设 $P(B_j) = p_j, P(A|B_j) = q_j, j = 1, 2, \dots, n$ 。



思考题



根据以往的临床记录，某种诊断癌症的试验具有5%的假阳性及3%的假阴性。

若设 $A=\{\text{试验反应是阳性}\}$ ， $C=\{\text{被诊断者患有癌症}\}$ ，则有

$$P(A|\bar{C}) = 5\%, P(\bar{A}|C) = 3\%,$$

现对自然人群进行普查，设患有癌症的概率为0.005, $P(C)=0.005$ ，问这种方法能否用于普查？

提示：计算 $P(C|A)$

解 已知 $P(A|C)=0.95$, $P(\bar{A}|\bar{C})=1-P(\bar{A}|\bar{C})=0.05$, $P(C)=0.005$, $P(\bar{C})=0.995$ ，由贝叶斯公式

$$P(C|A) = \frac{P(A|C)P(C)}{P(A|C)P(C) + P(A|\bar{C})P(\bar{C})} = 0.087.$$

本题的结果表明，虽然 $P(A|C)=0.95$, $P(\bar{A}|\bar{C})=0.95$ ，这两个概率都比较高。但若将此试验用于普查，则有 $P(C|A)=0.087$ ，亦即其正确性只有 8.7%（平均 1000 个具有阳性反应的人中大约只有 87 人确患有癌症）。如果不注意到这一点，将会得出错误的诊断，这也说明，若将 $P(A|C)$ 和 $P(C|A)$ 混淆了会造成不良的后果。 □



在古典（几何）概型中，我们定义了随机事件，试图使用随机事件来解决一个复杂的概率问题：

其中我们将分析的复杂的随机事件分解成若干个基本随机事件，计算对应的概率。

这是一个*case study*，一事一议。一个题就要研究一次。

随机事件的定义依赖于样本空间；而在语言描述的古典概型问题中，出题人往往是没有清晰定义样本空间的。此时需要答题人自行凝练样本空间。此时由于文字语言的不够精确性，所以往往样本空间可能存在问题。



概率研究中的Case Study方法是否能解决所有问题？

前面已介绍一些概率模型、很多例题，都有代表性；
但是可以找出更多的例子进行研究，永无止境！

思考：不同的case之间有无本质、统一的东西？

进一步，不同的概率现象之间有什么样的联系？



2.1 Random Variables

2.1.1 概率空间*

概率空间包含三个元素， $\{\Omega, \mathcal{F}, P\}$ 。

- Ω 是样本空间，
- \mathcal{F} 是随机事件的集合（即 Ω 子集的集合），必须是一个 σ 代数

$$1) \Omega \in \mathcal{F};$$

$$2) A \in \mathcal{F} \Rightarrow A^c = \Omega \setminus A \in \mathcal{F};$$

$$3) A_n \in \mathcal{F} \Rightarrow \bigcup_n A_n \in \mathcal{F}, \quad n \in \mathbb{N}$$

- $P: \mathcal{F} \rightarrow [0,1]$ 是满足非负性、规范性、可列可加性的一个函数，即给每个事件赋予一个0到1之间的数。



2.1 Random Variables

2.1.1 概率空间*

例子：连续抛两次硬币，正面朝上H，反面朝上T

$$\Omega = \{HH, HT, TH, TT\}.$$

$$\begin{aligned}\mathcal{F}_1 = \{ & \{\emptyset\}, \{HH\}, \{HT\}, \{TH\}, \{TT\}, \\ & \{HH, HT\}, \{HH, TH\}, \{HH, TT\}, \{HT, TH\}, \{HT, TT\}, \{TH, TT\}, \\ & \{HH, HT, TH\}, \{HH, HT, TT\}, \{HH, TH, TT\}, \{HT, TH, TT\}, \\ & \{HH, HT, TH, TT\}\end{aligned}$$

$$\mathcal{F}_2 = \{\{\emptyset\}, \{HH, HT, TH, TT\}\}$$

$$P(HH)=P(HT)=P(TH)=P(TT)=1/4$$

$\{\Omega, \mathcal{F}_1, P\}$ 、 $\{\Omega, \mathcal{F}_2, P\}$ 都是概率空间

注意： \mathcal{F} 和P都不是唯一的



2.1 Random Variables

2.1.1 Introduction

对于数值函数我们已经有足够多的研究成果

自然希望把一般的概率问题 \longrightarrow 数值函数问题。

事件空间 \longrightarrow 实数集合

研究事件 \longrightarrow 研究数值

那么，概率函数是否可用？

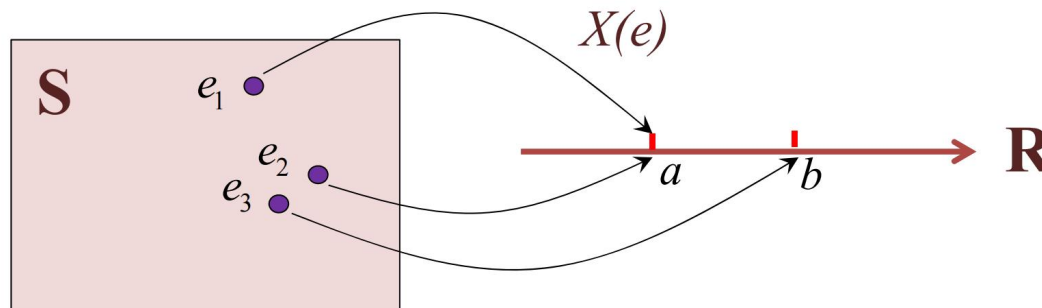
概率函数定义在 \mathcal{F} 上， $\forall A \in \mathcal{F}$ 有 $P(A)$ 与之对应，但由于事件的多样性，导致使抽取其共性变得困难；且对 P 的要求较多，不太便于研究。

2.1 Random Variables



2.1.2 随机变量的定义

随机试验E，其样本空间为 Ω ，如果对每个 $e \in \Omega$ ，有唯一一个实数 $X(e)$ 与之对应，就得到一个定义在 Ω 上的单值实函数 $X = X(e)$ ，称为**随机变量**。



例子：两个孩子的问题

X = 女孩的个数

$\Omega = \{BB, BG, GB, GG\}$, $X = \{0, 1, 2\}$

事件{至少有一个女孩} = $\{e: X(e) \geq 1\} = \{X \geq 1\}$

概率 $P(\{\text{至少有一个女孩}\}) = P(\{X \geq 1\}) = P(X \geq 1)$

$$\Omega \Rightarrow X$$

$$A \Rightarrow \{X \in L\}$$

$$P(A) \Rightarrow P(X \in L)$$

2.1 Random Variables



随机变量定义方法的优势：

1. 成功去除了随机事件必须使用语言描述的弊端，研究中讨论的是一个实数域上的数值函数的概率
2. 更为抽象化，避免了“一事一议”，对于不同的随机事件，只要能够合理的映射到同样一个随机变量的数值空间，都可以做一样的研究。

2.1 Random Variables



- 概率 **vs** 随机变量

$P: \mathcal{F} \rightarrow [0,1]$, 满足非负, 规范, 可列可加性

$X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$

- 变量 **vs** 随机变量

随机变量有一组取值, 且取每个具体的值都有一定的概率

Example 2.1 某射手每次射击命中率为0.02，现在不断地射击，直到命中目标为止。

定义 X = 命中目标所需的射击次数

$$R_x = \{1, 2, \dots\}$$

$$\{\text{射击到第100次命中}\} \Leftrightarrow \{X \in L_1\}, \quad L_1 = \{100\}$$

$$\{\text{不多于100次命中目标}\} \Leftrightarrow \{X \in L_2\}, \quad L_2 = \{1, 2, \dots, 100\}$$



某公共汽车站每5分钟有一辆汽车通过，如果某人到达该车站的时刻是随机的。那么，他等车的时间 X 是一个随机变量，该随机变量的值域为 [填空1]（以分钟为单位）

作答

2.2 Discrete Random Variables & Its Distribution



2.2.1 离散型随机变量的定义

若随机变量 X 可能取的值为有限个或可数个, 则称 X 为**离散型随机变量**(discrete random variable)。

可数集(也称为可列集): 是指能与自然数集 N 建立一一对应的集合. 即其中的元素都是可以数到的.

如: 正奇数集 $\{1, 3, \dots\}$

(取其中一数为 2746489473673561, 肯定可以数到)

整数集 $\{\dots, -2, -1, 0, 1, 2, \dots\}$, 等等.

Example: [1] 上面例子中的射击命中次数 X
[2] 在 $[0, 1]$ 区间上方随机抛球, 观察落到有理点 X 上的情形。

2.2 Discrete Random Variables & Its Distribution



2.2.2 概率分布律

对离散型随机变量涉及到两点：[1] 随机变量所有可能的取值；[2] 取每个值的概率。

设 X 所有可能的取值为 x_k ($k=1,2,\dots$)， X 取 x_k 的概率记为

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

称之为离散随机变量 X 的概率分布或分布律。

其直观的表现是列表

$$\begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \cdots & x_n & \cdots \\ p(x_1) & p(x_2) & \cdots & p(x_n) & \cdots \end{pmatrix}$$



2.2 Discrete Random Variables & Its Distribution

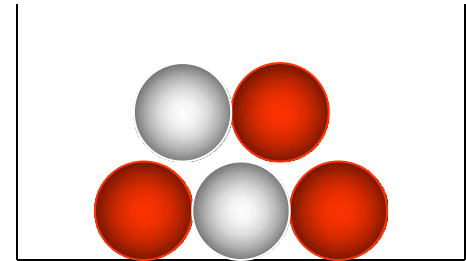
Example 2.5 如右图所示，从盒中任取3个球。取到的白球数 X 是一个随机变量。求 X 的分布律。

X 可能取的值是0,1,2。取每个值的概率为：

$$P(X = 0) = \frac{C_3^3}{C_5^3} = \frac{1}{10}$$

$$P(X = 1) = \frac{C_3^2 C_2^1}{C_5^3} = \frac{6}{10}$$

$$P(X = 2) = \frac{C_3^1 C_2^2}{C_5^3} = \frac{3}{10}$$



其分布律为

X	0	1	2
p_i	0.1	0.6	0.3



设随机变量X的分布列为

$$\begin{pmatrix} -2 & -1 & 0 & 1 & 2 \\ \frac{a-1}{4} & \frac{a+1}{4} & 0.1 & 0.2 & 0.1 \end{pmatrix}$$

$P\{-1 \leq X \leq 2\}$ 是 [填空1]

作答

Example 2.6 设随机变量X的分布列为

$$\begin{pmatrix} -2 & -1 & 0 & 1 & 2 \\ \frac{a-1}{4} & \frac{a+1}{4} & 0.1 & 0.2 & 0.1 \end{pmatrix}$$

求 $P\{-1 \leq X \leq 2\}$

此时我们跳过了样本空间这件事！

解 (1) 由
$$\frac{a-1}{4} + \frac{a+1}{4} + 0.1 + 0.2 + 0.1 = 1$$

解得 $a = 1.2$
故分布列为
$$\begin{pmatrix} -2 & -1 & 0 & 1 & 2 \\ 0.05 & 0.55 & 0.1 & 0.2 & 0.1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} (2) P\{-1 \leq X \leq 2\} &= \sum_{-1 \leq X \leq 2} p(x_i) \\ &= 0.55 + 0.1 + 0.2 + 0.1 \\ &= 0.95 \end{aligned}$$



在伯努里试验中，每次成功的概率为 p 。记直至得到第 r 次成功时的试验次数为 X ，求 X 的分布。

作答

2.2 Discrete Random Variables & Its Distribution



Example 巴斯卡分布 在伯努里试验中，每次成功的概率为 p 。
记直至得到第 r 次成功时的试验次数为 X ，求 X 的分布。

解： $P\{X=k\} = P\{\text{前}k-1\text{次试验中有}r-1\text{次成功，有}k-r\text{次不成功，且第}k\text{次成功}\}$

$$= C_{k-1}^{r-1} p^{r-1} (1-p)^{k-r} p$$

$$= C_{k-1}^{r-1} p^r (1-p)^{k-r} \quad (k = r, r+1, r+2, \dots)$$



2.2.3 常见的概率分布

(一) 退化分布（单点分布）

设随机变量 X 只取一个常数值 c ，即

$$P(X=c)=1$$

称它为退化(degenerate)分布，又称为单点分布。

事实上， X 可以看作一个常数，但有时我们宁愿把它看作（退化的）随机变量。

(二) 0-1分布（两点分布/Bernoulli分布）

随机变量 X 只取两个值0和1，满足分布：

$$P(X=0)=1-p \quad p > 0$$

$$P(X=1)=p$$

称 X 服从参数为 p 的 0-1分布。



2.2.3 常见的概率分布

Example 2.7 2000件产品，有1990件合格品，10件次品。从中随机抽一件，规定 $e_1 = \{\text{取得的是合格品}\}$ ， $e_2 = \{\text{取得的是次品}\}$

定义随机变量： X 表示取得次品的个数

$$X(e_1) = 0, X(e_2) = 1$$

$$p = 10 / 2000 = 0.05$$

X 服从参数0.05的0-1分布。

[1] 伯努里试验具有广泛性：电路‘断’与‘不断’，产品‘合格’与‘不合格’，种子‘发芽’与‘不发芽’，掷硬币得‘正面’与‘反面’，...

[2] 任一伯努里试验（具有广泛性）的结果都可用伯努里分布描述



2.2.3 常见的概率分布

(三) 二项分布

对于n重伯努里 (Bernoulli) 试验, 假设每次成功的概率是p, 定义随机变量X为n次试验中事件A可能发生的次数

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

称X服从参数为n和p的二项分布 (Binomial distribution), 记为 $X \sim b(n, p)$ 或 $X \sim B(n, p)$.

(三) 二项分布



二项分布是概率论中最重要的分布之一，应用很广

- (1) 考察某地 n 个人是否患某种非流行性疾病，患病人数 X 服从二项分布。
检查一人是否患某种非流行性疾病是一次伯努里试验，各人是否生这病可认为相互独立，并可近似认为患病的概率 p 相等。
- (2) 保险公司对某种灾害 (自行车被盗，火灾，...) **保险**
各人发生此种灾害与否可认为相互独立，并假定概率相等。设一年间一人发生此种灾害的概率为 p ，则在参加此种保险的 n 人中发生此种灾害的人数 X 服从二项分布。



(三) 二项分布

(3) 碰运气能否通过英语四级考试

$$P\{X = k\} = b(k, 85, 0.25)$$

$$P\{X \geq 51\} = b(51, 85, 0.25) + b(52, 85, 0.25) + \cdots + b(85, 85, 0.25) \\ \approx 8.74 \times 10^{-12}$$

(4) 机房内 n 台同类计算机，在一年内每台损坏的概率为 p ，则在一年时间内损坏的机器数 X 服从二项分布。

如此，我们要问这样的分布具有什么样的性质呢？

比如：最有可能坏多少台机器？

为保证工作，至少备多少台机器？



2.2.3 常见的概率分布

二项分布的重要性质

[1] $b(k, n, p) = b(n - k, n, 1 - p)$

这从二项分布的概率以及 $C_n^k = C_n^{n-k}$ 立即可得。

也可以这样理解： n 次试验中，事件 $\{k\text{次成功}\}$ 与事件 $\{n-k\text{次不成功}\}$ 是同样的，而 $\{n-k\text{次不成功}\}$ 的概率即为

$$b(n - k, n, 1 - p)$$

很多情况下二项分布的计算很复杂，有时备有相应的计算表格，但只限于 $p \leq 0.5$ 的情况，当 $p > 0.5$ 时就可利用上式来计算。

[2] 增减性以及最可能成功（发生）次数

对固定的 n 、 p ，由于

$$\begin{aligned}\frac{b(k, n, p)}{b(k-1, n, p)} &= \frac{C_n^k p^k (1-p)^{n-k}}{C_n^{k-1} p^{k-1} (1-p)^{n-k+1}} \\ &= \frac{(n-k+1)p}{k(1-p)} \\ &= 1 + \frac{(n+1)p - k}{k(1-p)}\end{aligned}$$

上式是否大于1，主要看 $(n+1)p-k$ 的正负，或者说看 $(n+1)p$ 与 k 的大小问题。

当 $k < (n+1)p$ 时， $\frac{b(k, n, p)}{b(k-1, n, p)} > 1$ ， $b(k, n, p)$ 单调递增；

当 $k > (n+1)p$ 时， $\frac{b(k, n, p)}{b(k-1, n, p)} < 1$ ， $b(k, n, p)$ 单调递减；

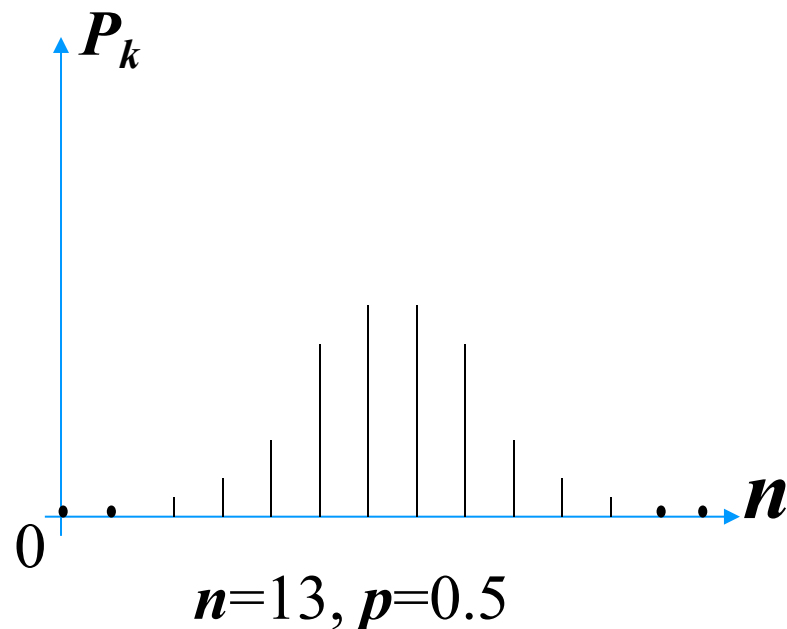
[2] 增减性以及最可能成功（发生）次数



如果 $(n+1)p$ 是整数， $k=(n+1)p$ ， $b(k, n, p) = b(k-1, n, p)$ 达到最大值；
我们称 $m=(n+1)p$ 或 $(n+1)p-1$ 为最可能成功次数；

如果 $(n+1)p$ 不是整数，最可能成功次数为 $m = [(n+1)p]$

直观推断： 概率 p 是统计得到的，
现在做 n 次试验，最可能的成功
次数应该是 np 附近。





[3] $n \rightarrow \infty$ 时的渐近性质

假定 p 与 n 有关, 记作 p_n 。考虑 $n \rightarrow \infty$ 的情况, 有下面的定理:

[泊松(Poisson)定理] 如果存在正常数 λ , 当 $n \rightarrow \infty$ 时有 $np_n \rightarrow \lambda$, 则

$$\lim_{n \rightarrow \infty} b(k, n, p) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \quad k=0,1,2,\dots$$



[3] $n \rightarrow \infty$ 时的渐近性质

Proof: 记 $\lambda_n = np_n$

$$\begin{aligned} b(k, n, p) &= C_n^k (p_n)^k (1 - p_n)^{n-k} \\ &= \frac{n(n-1)(n-2)\cdots(n-k+1)}{k!} \left(\frac{\lambda_n}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda_n}{n}\right)^{(n-k)} \\ &= \frac{\lambda_n^k}{k!} \frac{n(n-1)(n-2)\cdots(n-k+1)}{n^k} \left(1 - \frac{\lambda_n}{n}\right)^n \bigg/ \left(1 - \frac{\lambda_n}{n}\right)^k \\ &\quad \begin{array}{cccc} \downarrow & \downarrow & \downarrow & \downarrow \\ \boxed{\frac{\lambda^k}{k!}} & \boxed{1} & \boxed{e^{-\lambda}} & \boxed{1} \end{array} \\ &\rightarrow \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \quad (n \rightarrow \infty) \end{aligned}$$



[3] $n \rightarrow \infty$ 时的渐近性质

$$\lim_{n \rightarrow \infty} b(k, n, p) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \quad k=0,1,2,\dots$$

定理的条件 $np_n \rightarrow \lambda$ 意味着当 n 很大时, p_n 必定很小.

因此, 利用泊松定理, 对于二项分布, 当 n 很大, p 很小时有以下近似式:

$$C_n^k p^k (1-p)^{n-k} \approx \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$$

其中 $\lambda = np$

实际计算中, $n \geq 100$, $np \leq 10$ 时近似效果就很好.

请同学们利用编程, 绘图观察两者之间差距的变化
(绘图是以 n 作为变量, 而不是 $b(k, n, p)$ 中的 k)



思考题： 食堂开设多少窗口合理

某学校有500人，拟建一个食堂，开设 m 个窗口。窗口数 m 太小，则经常派长队；窗口数 m 太大，则不经济。

假定在每一个指定时刻，500个人中每人是否去食堂是独立的，每人去食堂的概率都是0.1。

问题：” 在营业中任意时刻，保证每个窗口的排队人数（包括正在打菜的那个人）不超过10”这个事件的概率不小于0.9, 则至少需开设多少个窗口？