

Part III-B: Probability Theory and Mathematical Statistics

Lecture by 李漫漫

Note by THF

2024 年 9 月 24 日

目录

1 第一章	3
1.1 随机事件	3
1.1.1 现象	3
1.1.2 随机试验	3
1.1.3 样本	4
1.1.4 随机事件	4
1.2 事件关系与运算	4
1.3 事件的概率	5
1.3.1 古典概型	6
1.3.2 几何概型	7
1.4 公理化	9
1.5 条件概率与乘法公式	12
1.6 全概率公式	12
1.7 贝叶斯公式	12
1.8 独立性	14

2 一维随机变量及其分布	16
2.1 随机变量及其分布函数	16
2.2 常见分布律	19
2.3 连续型随机变量	22

概述

资源

公众号: 狗熊会、大数据文摘, 好玩的数学

MOOC: 爱课程, Coursera, Edx, 网易公开课等

教师要求

教材: 概率论与数理统计第二版

参考: The Lady Tasting Tea, 程序员数学之概率统计, ...

学习目的: 自问自答, 自言自语

考核及成绩组成:

期中 (10)

作业与考勤 (10)

期末 (70)

MOOC (10)

课程简介

概率: Probability

统计: Statistics

概率论与数理统计: Probability theory and Mathematical statistics

Notation. 第一章重要但不突出

从概率到概率论: 新增时间 (随机事件、样本空间变化)

从统计到数理统计: 统计最开始为记录性质, 后来衍生出预测, 通过数学模型引入数理统计

类似的还有政府统计、经济统计等

2000-2015 年间, IT 时代逐渐转换为 DT(Data Technology) 时代, 大数据逐渐占时代主体

1 第一章

1.1 随机事件

1.1.1 现象

确定性现象: 一定条件下必然发生

随机现象强调统计规律性

Notation. 统计规律性:

1. 每次试验前不能预测结果
2. 结果不止一个
3. 大量试验下有一定规律

Example. 星际旅行时宇航员看到的现象不是随机现象:

对星际旅行的人而言, 无法完成大量试验

宇航员观测到的结果无规律, 只能称为不确定现象 (Uncertain)

Example. 扔一个骰子不能预测结果, 但可以知道结果是 1, 2, 3, 4, 5, 6 的一个, 因此观察扔骰子是随机现象 (Random)

1.1.2 随机试验

随机试验 (E): 研究随机现象时进行的实验或观察等

Notation. 随机试验的特性:

1. 可以在完全相同的条件下重复进行
2. 试验的可能结果在试验前已知
3. 试验的结果不可预测

1.1.3 样本

在随机试验中, 不可再分的最简单结果成为样本点 ω , 全体样本点组成样本空间 Ω

Notation. 随机事件是基本事件的集合

Example. 扔骰子存在 6 个基本事件, 可以产生 2^6 个随机事件, 其中样本空间 $\Omega = \{x | x \in [1, 6], x \in \mathbb{R}\}$

Example. 1. 射击时用 ω_i 表示击中 i 环, 样本空间为:

$$\Omega = \{\omega_0, \omega_1, \omega_2, \dots, \omega_{10}\}.$$

2. 微信用户每天收到信息条数的取值范围是 $[0, +\infty)$, 样本空间为无限集:

$$\Omega = \{N | N \geq 0, N \in \mathbb{R}\}.$$

3. 电视机的寿命样本空间为 $\Omega = \{t | t > 0\}$, 为连续的非负实数集

4. 投掷两枚硬币, 样本空间为 $\Omega = \{(x, y) | x, y = 0, 1\}$, 其中 0, 1 分别代表正面和背面

Notation. 1. 样本点可以不是数

2. 样本空间可以是无限集

1.1.4 随机事件

1.2 事件关系与运算

1.1. $A \subset B$: A 发生必然 B 发生

1.2. $A = B$: $A \subset B, B \subset A$

2. $A \cup B$: A 和 B 至少有一个发生

2.1 $A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n = \bigcup_{i=1}^n A_i$

3. $A \cap B$: A 和 B 只发生一个

4.1. A, B 互斥: 不能同时发生: $AB = \emptyset$

4.2. A, B 对立: 非此即彼: $A \cup B = \Omega$

5. $A - B$: $A\bar{B}$ 或 $A(\Omega - B)$, 或 A 发生但 B 不发生

Notation. $A - B = A\bar{B} \subset A$, $B - A = B\bar{A} \subset B$

当 $AB = \emptyset$ 时, $A - B = A, B - A = B$

Notation. $P(\Omega) = 1, P(\emptyset) = 0$, 且 $P(\Omega) + P(\emptyset) = 1$, 即 Ω 与 \emptyset 互斥

6. 结合律: $(A \cup B) \cup C = A \cup (B \cup C)$

7. 分配律: $(AB) \cup C = (A \cup C)(B \cup C)$, $(A \cup B)C = AC \cup BC$

8. 交换律: $A \cup B = B \cup A, AB = BA$

Notation. 德摩根律:

$$\overline{\bigcup_{i=1}^n A_i} = \bigcap_{i=1}^n \bar{A}_i.$$

$$\overline{\bigcap_{i=1}^n A_i} = \bigcup_{i=1}^n \bar{A}_i.$$

Example.

$$\overline{A \cup B} = \bar{A}\bar{B}.$$

$$\overline{(A \cup B) \cup C} = \overline{A \cup B}\bar{C} = \dots$$

$$\overline{A \cap B} = \bar{A} \cup \bar{B}.$$

1.3 事件的概率

概率分类:

$$\left\{ \begin{array}{l} \text{主观概率} \\ \text{统计概率} \\ \text{古典概型} \\ \text{几何概型} \end{array} \right\}.$$

Notation. 德摩根、蒲丰、皮尔逊、维纳均进行过投掷硬币的试验, 随着试验次数的增加, 出现正面的频率逐渐接近 0.5

大数定律说明, 该事件的概率为 0.5

Definition. 统计概率: A 为试验 E 的一个事件, 随着重复次数 n 的增加, A 的频率接近于某个常数 p , 定义事件 A 的概率为 p , 记为 $P(A) = p$

频率的特性:

1. 非负性: $f_n(A) \in [0, 1]$
2. 规范性: $f_n(\Omega) = 1$
3. 有限可加性: A_i 两两互斥, 则 $f_n(\sum_{i=1}^n A_i) = \sum_{i=1}^n f_n(A_i)$

Definition. 主观概率: 人对某个事件发生与否的可能性的估计

Definition. 完备事件组: A_1, A_2, \dots, A_n 两两互斥, 且

$$P\left(\sum_{i=1}^n A_i\right) = 1.$$

或

$$\sum_{i=1}^n A_i = \Omega.$$

则称 $A_1 \rightarrow A_n$ 为完备事件组 (不重不漏)

Example. A, \bar{A} 是完备事件组

1.3.1 古典概型

古典概型特点: 有限等可能性 (基本事件数有限, 基本事件发生的可能性相等)

Notation. 概率计算:

$$P(A) = \frac{m}{n} = \frac{n(A)}{n(\Omega)}.$$

Example. 某年级有 6 人在 9 月份出生, 求 6 个人中没有人同一天过生日的概率

基本事件总数: 30^6

目标事件: $30 \cdot 29 \cdot 28 \cdot 27 \cdot 26 \cdot 25 = P_{30}^6$

概率:

$$P(A) = \frac{P_{30}^6}{30^6}.$$

Example. 有 N 个乒乓球中有 M 个白球、 $N - M$ 个黑球, 任取 $n(n < N)$ 个球, 分有放回和不放回, 求取到 m 个白球的概率

1. 不放回:

基本事件总数: C_N^n

目标事件: $C_M^m C_{N-M}^{n-m}$

概率:

$$P = \frac{C_M^m C_{N-M}^{n-m}}{C_N^n}, n = \max\{0, n - (N - M)\}, \dots, \min\{n, M\}.$$

2. 有放回:

$$P = \frac{C_n^m M^m (N - M)^{n-m}}{N^n} = C_n^m \left(\frac{M}{N}\right)^m \left(1 - \frac{M}{N}\right)^{n-m}, m \in [0, n].$$

注意到该概率为伯努利分布 $C_n^m B(n, \frac{M}{N})$

匹配问题:

Example. 麦克斯韦-玻尔兹曼统计问题:

n 个质点随机落入 $N (N > n)$ 个盒子, 盒子容量不限, 设 A 表示指定的 n 个盒子各有一个质点, B 表示恰好有 n 个盒子装一个质点

基本事件总数: N^n

A 考虑顺序, 即:

$$P(A) = \frac{n!}{N^n}.$$

同理:

$$P(B) = \frac{C_N^n}{N^n}.$$

1.3.2 几何概型

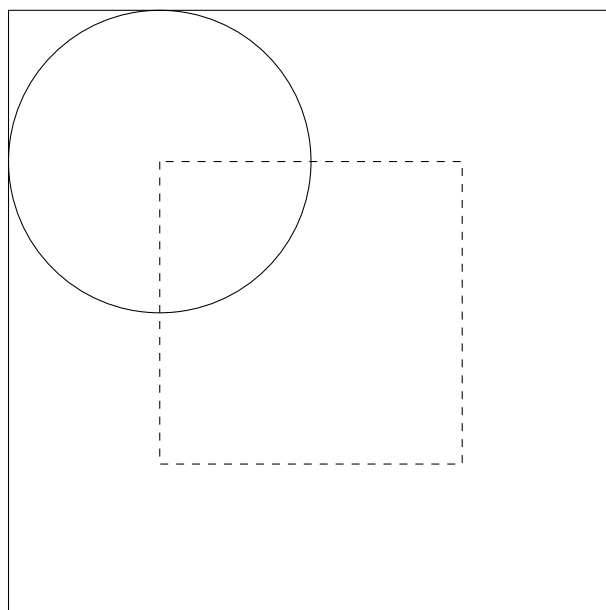
几何概型特点: 使用事件所对应的几何度量计算

$$P(A) = \frac{m(A)}{m(\Omega)}.$$

Notation. 度量: 面积、体积、长度等描述几何量大小的测度方式

Example. 地面铺满 2 dm 的地砖, 向地面投掷一个 $r = 0.5$ dm 的光盘, 求光盘不与边线相交的概率

如图:

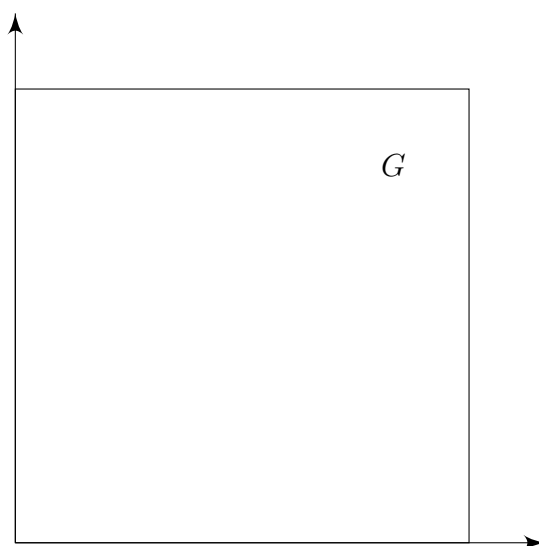


课后习题: A 组 8 题, B 组 3 题

Example. 两人相约 8-9 点间在某地相见, 先到的人等待 20 分钟后离去, 求二人会面的概率

设 (x, y) 分别表示两人到达的时刻

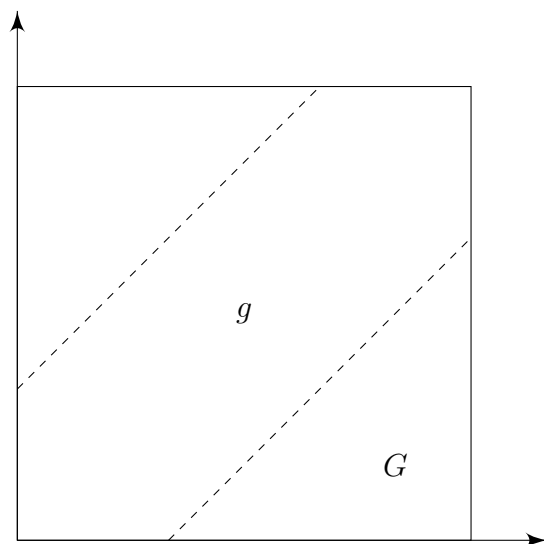
设 G 为样本空间, 绘制样本空间:



由题：两人到达的时间之差的绝对值小于 20 分钟 ($\frac{1}{3}$ 小时)，即：

$$|x - y| \leq \frac{1}{3}.$$

将事件绘制：



$$P(g) = \frac{m(g)}{m(G)} = \frac{S(g)}{S(G)} = \frac{1 - (\frac{2}{3})^2}{1} = \frac{4}{9}.$$

Notation. 几何概型的特点：

1. 非负性：

$$P(A) \in [0, 1].$$

2. 规范性：

$$P(\Omega) = 1.$$

3. 可列可加性：

$$P\left(\sum_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{i=1}^n P(A_i).$$

1.4 公理化

$$(\Omega, \mathcal{F}, p).$$

Definition. Ω : 随机试验所产生的所有样本点的集合

\mathcal{F} : 集合内所有子集为元素的集合

$P(X)$: 概率函数

Axiom. 非负性:

$$P(A) \geq 0, A \in \mathcal{F}.$$

Axiom. 规范性:

$$P(\Omega) = 1.$$

Axiom. 可列可加性: 对两两互斥的事件 A_1, A_2, \dots ,

$$P\left(\sum_{i=1}^{+\infty} A_i\right) = \sum_{i=1}^{+\infty} P(A_i).$$

从三条公理得出的性质:

Notation. 1. $P(\emptyset) = 0$

2. 有限可加性:

$$\sum_{i=1}^n P(A_i) = P\left(\sum_{i=1}^n A_i\right).$$

3. $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$

4. $A \subset B \implies P(B - A) = P(B) - P(A)$

5. $A \subset B \implies P(A) \leq P(B)$

6. $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$

Notation. 6.1.

$$\begin{aligned} P(A \cup B \cup C) &= P(A) + P(B) + P(C) - P(AB) - P(BC) \\ &\quad - P(AC) + P(ABC). \end{aligned}$$

6.2.

$$\begin{aligned} P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) &= \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n P(A_i A_j) + \sum_{i=1}^{n-2} \sum_{j=i+1}^{n-1} \sum_{k=j+1}^n P(A_i A_j A_k) \\ &\quad \dots + (-1)^{n-1} P\left(\prod_{i=1}^n A_i\right). \end{aligned}$$

Example. 从有号码 $1, 2, \dots, n$ 的 n 个球中有放回地取 m 个球, 求取出的 m 个球中最大号码为 k 的概率

$$P\{k=1\} = \left(\frac{1}{n}\right)^m.$$

逐个列举计算较复杂, 记事件 B_k 为取出的 m 个球最大号码不超过 k , 只需保证每次摸出的球都不超过 k 即可:

$$P(B_k) = \frac{k^m}{n^m}.$$

又有 $P(A_k) = P(B_k) - P(B_{k-1})$, 且 $B_{k-1} \subset B_k$

所以:

$$P(A_k) = \frac{k^m}{n^m} - \frac{(k-1)^m}{n^m}.$$

Example. 匹配问题: n 个学生各带有一个礼品, 随机分配礼品, 设第 i 个人抽到自己的礼品称为一个配对, 求至少有一个配对的概率

设 A_i 是第 i 个人抽到自己的礼品, A 为目标事件, 则:

$$A = \bigcup_{i=1}^n A_i.$$

$$P(A_i) = \frac{(n-1)!}{n!} = \frac{1}{n}.$$

$$P(A_i A_j) = \frac{(n-2)!}{n!} = \frac{1}{P_n^2}.$$

$$P(A_i A_j A_k) = \frac{1}{P_n^3}.$$

.....

$$P\left(\prod_{i=1}^n A_i\right) = \frac{1}{n!}.$$

$$P(A) = P\left(\sum_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n P(A_i A_j) + \dots$$

1.5 条件概率与乘法公式

Definition.

$$P(A) > 0, P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)}.$$

即: 在 A 发生的条件下, B 发生的概率

Definition. 乘法公式:

$$P(AB) = P(A)P(B|A) = P(B)P(A|B).$$

Notation. A, B 独立: $P(AB) = P(A)P(B)$

结合乘法公式:

$$P(B) = P(B|A).$$

$$P(A) = P(A|B).$$

1.6 全概率公式

Corollary. 事件 A_1, A_2, \dots, A_n 为完备事件组, 事件 $B \subset \Omega = \bigcup_{i=1}^n A_i$, 则:

$$P(B) = \sum_{i=1}^n P(A_i)P(B|A_i).$$

Notation. 此时完备事件组的情况应该已知, 通过完备事件组 A 的辅助可以求得较复杂事件 B 的概率

1.7 贝叶斯公式

Corollary.

$$P(A_k|B) = \frac{P(A_k B)}{P(B)} = \frac{P(A_k)P(B|A_k)}{\sum_{i=1}^n P(A_i)P(B|A_i)}.$$

贝叶斯公式被称为“逆概率公式/后验公式”, 其中事件 B 更可能是事件的结果, 将事件组 A 看作结果出现的原因, 则贝叶斯公式是一个从“结果”推“原因”的可能性的公式

Notation. 对比一般公式: 事件 A 导致 B, 求 B 发生的概率

贝叶斯公式: 事件 A 导致 B, A 中的一个事件 A_i 导致 B 发生的概率

Axiom. 条件概率的公理:

1. 非负性: $P(A) \in [0, 1]$
2. 规范性: $P(\Omega|A) = 1$
3. 可列可加性:

$$P\left(\sum_{i=1}^{\infty} B_i|A\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(B_i|A).$$

Corollary.

$$P(\bar{B}|A) = P(\Omega - B|A) = P(\Omega|A) - P(B|A).$$

Corollary.

$$P(B_1 \cup B_2) = P(B_1) + P(B_2) - P(B_1 B_2).$$

$$\implies P(B_1 \cup B_2|A) = P(B_1|A) + P(B_2|A) - P(B_1 B_2|A).$$

Corollary. 乘法公式:

$$P(ABC) = P(A(BC)) = P(A)P(BC|A) = P(A)P(B|A)P(C|AB).$$

Example. 8 个红球 2 个白球, 求前三次结果是“红红白”的概率:

1. 不放回取 3 个 (和一次取三个球相同)

所有可能性: $10 \times 9 \times 8$

目标事件: $8 \times 7 \times 2$

或使用乘法公式: 设 A_i 为第 i 次取到红球, 目标事件可表示为 $A_1 A_2 \bar{A}_3$

概率:

$$P(A_1 A_2 \bar{A}_3) = P(A_1)P(A_2|A_1)P(\bar{A}_3|A_1 A_2) = \frac{8}{10} \times \frac{7}{9} \times \frac{2}{8} = \frac{7}{45}.$$

2. 每次取后放回, 并加入两个同色的球, 取 3 次 (不能使用古典概型)

概率:

$$P(A_1 A_2 \bar{A}_3) = \frac{8}{10} \times \frac{8}{12} \times \frac{2}{14} = \frac{8}{105}.$$

Example. 某疾病的发病率为 0.0004, 患病检测呈阳性的概率为 0.99, 误诊为阴性的概率为 0.01, 误诊为阳性的概率为 0.05, 不患病检测呈阴性概率为 0.95, 一个人检测呈阳性, 求其患病的概率

设阳性为 A , 患病为 B

则:

$$P(A|B) = 0.99, P(A|\bar{B}) = 0.05, P(B) = 0.0004.$$

要求: $P(B|A)$

使用贝叶斯公式:

$$\begin{aligned} P(B|A) &= \frac{P(AB)}{P(A)} = \frac{P(B)P(A|B)}{P(AB) + P(A\bar{B})} \\ &= \frac{P(B)P(A|B)}{P(B)P(A|B) + P(A|\bar{B})P(\bar{B})} = 0.0079. \end{aligned}$$

1.8 独立性

Definition. A, B 独立, 则: $P(A|B) = P(A)$

Notation. 证明独立性:

$$1. P(A)P(B) = P(AB)$$

Notation. 独立事件的特点:

1. A, B 独立有: A, B 所有的组合 (包含补集) 均独立
2. A, B 独立的充要条件: $P(A|B) = P(A)$ or $P(B|A) = P(B)$
3. \emptyset 与任何随机事件独立, Ω 与任何随机事件独立

对于三个事件相互独立:

$$\begin{cases} P(AB) = P(A)P(B) \\ P(AC) = P(A)P(C) \\ P(BC) = P(C)P(C) \\ P(ABC) = P(A)P(B)P(C) \end{cases}.$$

对比乘法公式: $P(ABC) = P(A)P(B|A)P(C|AB)$

Definition. 相互独立:

有 A_1, A_2, \dots, A_n 事件组, 对 $\forall s \in [2, n]$ 个事件 $A_{k_1}, A_{k_2}, \dots, A_{k_s}$ 均有:

$$P\left(\prod_{n=1}^s A_{k_n}\right) = \prod_{n=1}^s P(A_{k_n}).$$

称事件 A_1, A_2, \dots, A_n 相互独立

Definition. 两两独立: 对事件 A_1, A_2, \dots, A_n , 若任意两个事件独立, 则称为两两独立

Notation. 相互独立一定两两独立, 反之不一定

Notation. 相互独立事件组的性质:

1. 事件 A_1, A_2, \dots, A_n 相互独立, 将其中任意部分改为对立事件, 事件组仍为相互独立
2. 事件相互独立, 将事件组任意分为两组 (或多组), 对组内事件进行“并、交、差、补”操作后, 事件间依然相互独立

独立重复实验

Definition. E_1, E_2 中一个试验的任何结果和另一个试验的任何结果相互独立, 则试验相互独立; 若 n 个独立试验相互独立且试验相同, 称 E_1, E_2, \dots, E_n 为 n 次独立重复实验, 或 n 重独立试验

Example. 扔硬币和掷骰子为独立试验, 其中扔硬币为伯努利试验 (只有两个结果)

Definition. n 重独立试验 E 中, 每次试验都是伯努利试验 (可能结果只有两个), 称 E 为 n 重伯努利试验

1. 二项概率公式: 成功 k 次的概率记为 $P_n(k)$, 假定前 k 次成功, 后 $n-k$ 次失败, 则

$$P_i = p^k (1-p)^{n-k}.$$

指定事件 A 发生的位置有 C_n^k 种, 则:

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

称为二项概率公式

2. 几何概率公式: 首次成功恰好发生在第 k 次的概率记为 $G(k)$, 设前 $k-1$ 次失败, 则:

$$G(k) = q^{k-1}p.$$

可以验证: $\sum G(k) = 1$

3. 负二项概率: 需要成功 r 次, 第 r 次成功恰好发生在第 k 次的概率记为 $G_r(k)$, 设前 $k-1$ 次试验有 $r-1$ 次成功, 则:

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

同样有: $\sum G_r(k) = 1$

2 一维随机变量及其分布

2.1 随机变量及其分布函数

随机变量

$$\text{随机变量} \begin{cases} \text{函数} \\ \text{连续} \end{cases}.$$

Example. 下一个进入教室的同学可能是男是女, 分别记为 1,2, 则有映射:

$$\{\text{男}, \text{女}\} \rightarrow \{1, 2\}.$$

将离散的结果映射为坐标轴上离散的数值, 所有的数值性的观测结果无需改变, 如: 下一个进入教室的同学身高为 ω , 则有映射:

$$X(\omega) = \omega.$$

Definition. 实值变量 (无分布函数) 使用小写字母, 随机变量 (有分布函数) 使用大写字母

对 $\forall x \in \mathbb{R}$, $\{X \leq x\} = \{\omega | X(\omega) \leq x, \omega \in \Omega\} \in \mathcal{F}$, 则 X 称为**概率空间的随机变量**

Example. 对于 $\{M, F\} \rightarrow \{1, 2\}$, 取 $x = 1$, 写出定义式:

$$\{X \leq 1\} = \{M\}.$$

同时由于 $x \in \mathbb{R}$, 取 $x = 1.5$ 时, $\{X \leq 1.5\} = \{M\}$ 取 $x = 4$ 时, $\{X \leq 4\} = \{M, F\}$

由于 $x \in \mathbb{R}$, 则可以引入其他分布函数辅助, 继而引用微积分理论
对于 (Ω, \mathcal{F}, P) :

$$P: \Omega \rightarrow [0, 1].$$

Notation. X 具有随机性 (样本点具有随机性), 是定义在 Ω 上的函数

X 是随机变量时 $\{a \leq X \leq b\}, a < b, a, b \in \mathbb{R}$ 均为随机事件

X 是随机变量, $g(x)$ 是非单点的实值函数, 则 $Y = g(X)$ 也是随机变量:

$$Y(\omega) = g(X(\omega)).$$

Example. 对灯泡做寿命试验, 用 X 表示测得灯泡的寿命, 样本空间 $\Omega = [0, +\infty)$, 则:

$$A = \text{“测得灯泡寿命大于 500 h”} = \{X > 500\}$$

$$B = \text{“测得灯泡寿命小于 5000 h”} = \{X \leq 5000\}$$

分布函数

Definition. 分布函数: 记

$$F(x) = P\{X \leq x\}, x \in \mathbb{R}.$$

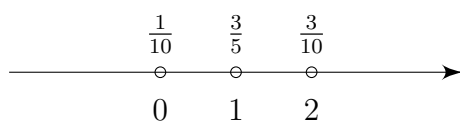
为 X 的分布函数

Example. 3 白 2 黑, 不放回取三次球, 求取到的黑球个数 X 的分布函数

X 可以取到: 0, 1, 2

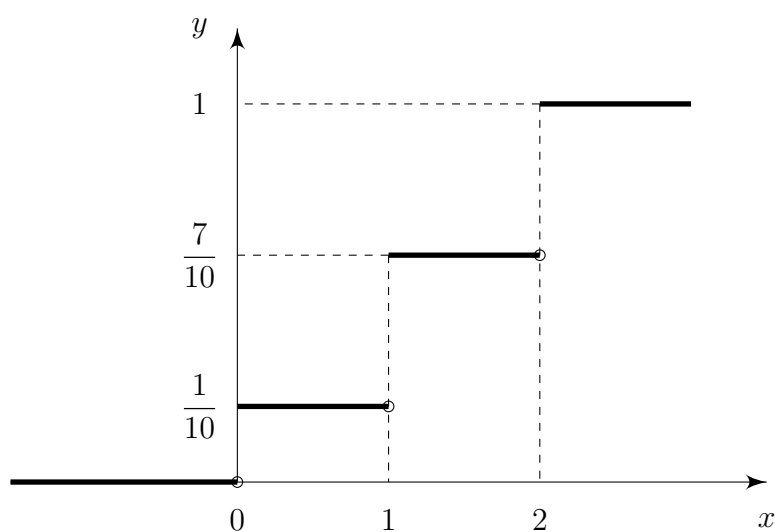
$$P\{X = 0\} = \frac{C_3^3}{C_5^3}, P\{X = 1\} = \frac{C_2^1 C_3^2}{C_5^3}, P\{X = 2\} = \frac{C_2^2 C_3^1}{C_5^3}.$$

概率在坐标轴上体现:



$$F(x) = P\{X \leq x\} = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ \frac{1}{10}, & x \in [0, 1) \\ \frac{1}{10} + \frac{3}{5} = \frac{7}{10}, & x \in [1, 2) \\ 1, & x \geq 2 \end{cases}.$$

图像:



Notation. 分布函数的特性:

1. 非负性: $P \in [0, 1]$
2. 单调不减性
3. 右连续性:

$$F(x) = \lim_{t \rightarrow x+0^+} F(t).$$

3.1 不满足左连续, 例: $P(0) - P(0^-) \neq 0$

4. 规范性:

$$F(-\infty) = \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0, F(+\infty) = \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1.$$

关于 X 的事件都可以使用分布函数表示:

$$\begin{cases} P\{X = a\} = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} P\{a - \varepsilon < X \leq a\} = F(a) - F(a - 0^+) \\ P\{a \leq X < b\} = F(b - 0^+) - F(a - 0^+) \\ \dots\dots \end{cases}.$$

Example. 在 $[a, b]$ 内随机取一个数 X , 求 X 的分布函数

关键区域: $x \in [a, b]$,

$$\{X \leq x\} = \{a \leq X \leq x\}.$$

$$F(x) = P\{X \leq x\} = \frac{x - a}{b - a}.$$

作业: 预习第 2,3 节

$$\text{随机变量} \begin{cases} \text{离散型} \begin{cases} \text{有限型} \\ \text{无限型} \end{cases} \\ \text{连续型} \end{cases}.$$

Notation. 回忆: 分布函数有以下特征:

1. 非负性
2. 规范性
3. 右连续性
4. $\forall x < y \in \mathbb{R}, F(x) \leq F(y)$

计算随机变量的概率可以用分布函数表达:

$$P\{a \leq X \leq b\} = F(b) - F(a).$$

2.2 常见分布律

1. 退化分布
2. 两点分布

2.1. $0 \sim 1$ 分布 ($X \sim B(1, p)$):

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

3. 二项分布 ($X \sim B(n, p)$):

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

4. 几何分布 ($X \sim G(p)$):

$$P\{X = k\} = p(1-p)^{k-1}, k = 1, 2, 3, \dots, p \in (0, 1).$$

5. 泊松分布 ($X \sim P(\lambda)$): 用于描述稀有事件的发生

$$P\{X = k\} = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}, k = 0, 1, 2, \dots, \lambda > 0.$$

Notation. 由

$$e^x = \sum_{i=0}^{+\infty} \frac{x^i}{i!}.$$

可得:

$$\sum_{k=0}^{+\infty} P\{X = k\} = e^{-\lambda} \cdot e^{\lambda} = 1.$$

Notation. 分布律的基本性质:

1. 非负性: $p_i \geq 0$
2. 正则性: $\sum_{i=1}^{+\infty} p_i = 1$, 即每一个点的概率都应该知道

Example. 保险问题

若一年中某类保险投保人死亡的概率为 0.005, 现有 10000 人参加保险, 求未来一年中:

1. 40 人死亡的概率

设 X 为未来一年中死亡的人数, 有 $X \sim B(10000, 0.005)$, 计算:

$$P\{X = 40\} = C_{10000}^{40} 0.005^{40} \cdot 0.995^{9960} \approx 2.143 \times 10^{-2}.$$

直接计算较为复杂, 可以使用近似计算

有两种近似计算方法: 泊松定理、中心极限定理

Notation. 泊松定理: 二项分布有时可以转化为泊松分布:

如果 $\lim_{n \rightarrow +\infty} np_n = \lambda > 0$ (极小但不为 0), 则:

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} C_n^k p_n^k (1 - p_n)^{n-k} = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}, k = 0, 1, 2, \dots$$

前提: n 大 p 小

将保险问题转换为泊松分布:

$$\lambda = np = 50.$$

$$P\{X = 40\} = \frac{50^{40}}{40!} e^{-50} \approx 0.02.$$

2. 死亡人数不超过 70 的概率

$$\begin{aligned} P\{X \leq 70\} &= \sum_{k=0}^{70} C_{10000}^k 0.005^k \cdot 0.995^{(10000-k)}. \\ &= \sum_{k=0}^{70} \frac{50^k}{k!} e^{-50} (\lambda = np = 50). \end{aligned}$$

Notation. 几何分布具有无记忆性: 当前试验对过去的试验无任何影响, 即:

$$P\{X = k + 1 | X > k\} = P\{X = 1\}.$$

可以使用条件概率证明:

$$P\{X = k + 1 | X > k\} = \frac{P\{X = k + 1, X > k\}}{P\{X > k\}}.$$

由于:

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

2.3 连续型随机变量

Definition.

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(x) dx, x \in \mathbb{R}.$$

则 X 为连续型随机变量, $f(x)$ 称为 X 的密度函数

连续型随机变量的性质:

1. 非负性: $f(x) \geq 0, x \in \mathbb{R}$

2. 规范性:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1.$$

3.

$$P\{a < X \leq b\} = \int_b^a f(x) dx, a < b.$$

4. F 连续

5. $F'(x) = f(x)$

Notation. 由于连续性随机变量的分布函数 F 处处连续, 所以 $\forall x \in \mathbb{R}$, 有 $P\{X = x\} = F(x) - F(x-0) = 0$, 即: 概率为 0 的事件不一定是不可可能事件

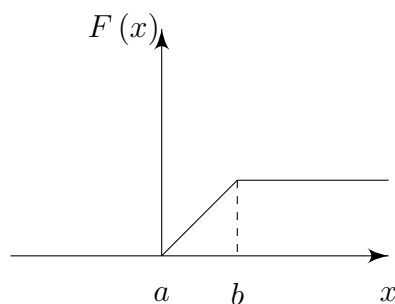
Example.

常见的连续型密度函数:

1. 均匀分布 ($X \sim U[a, b]$):

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, x \in [a, b] \\ 0, x \notin [a, b] \end{cases}.$$

对应的分布函数图像:



2. 指数分布 ($X \sim \Gamma(1, \lambda)$):

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}.$$

Notation. 指数分布大多数与等待时间有关
指数分布的充分必要条件为

$$\forall s, t \geq 0, P\{X > s + t | X > s\} = P\{X > t\}.$$

即指数分布有无记忆性/无后效型 (指数分布的特点)

3. 正态分布 ($X \sim N(\mu, \sigma^2)$):

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}.$$

Notation. σ^2 : 方差, μ : 数学期待

3.1. 标准正态分布 ($X \sim N(0, 1)$):

$$\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}.$$