

统计和概率

统计

- 均值 $\bar{Y} = \frac{Y_1 + Y_2 + \dots + Y_N}{N} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N Y_i$
- 样本均值 $\bar{y} = \frac{y_1 + y_2 + \dots + y_n}{n} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i$
- 中位数：一组数据中大小在正中间的数。(如果总数为偶数，则为中间两个数的平均数)
- 众数：一组数据中出现频率最高的数。
- 总体方差(Variance): $S^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2$
- 总体标准差(Standard Variance): $S = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2}$
- 样本标准差(Sample Variance): $s = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}$

排列组合

- $C_n^0 = C_n^n = 1$
 $A_n^m = \frac{n!}{m!}$
 $C_n^m = C_n^{n-m} = \frac{n!}{m!(n-m)!}$
- $C_{n+1}^m = C_n^m + C_n^{m-1}$

理解：从 $n+1$ 个学生里选 m 个学生，分两种情况。

1. 入选名单中不含学号 $n+1$ 的学生，一共有 C_n^m 种选法

2. 入选名单中包含学号 $n+1$ 的学生，那么在前 n 个学生中就要少选一个，一共 C_n^{m-1} 种选法

- $mC_n^m = nC_{n-1}^{m-1}$

理解：从 n 个学生里选 m 个学生，可以先选出一个学生，再从剩下的 $n-1$ 个学生中选 $m-1$ 个学生。发现每个学生组合都重复了 m 次。

- 二项式定理

$$(a+b)^n = C_n^0 a^n + C_n^1 a^{n-1} b + C_n^2 a^{n-2} b^2 + \dots + C_n^r a^{n-r} b^r + \dots + C_n^n b^n \quad (n \in \mathbf{N}_+)$$

二点分布

- 如果随机变量 X 的分布列为：

X	1	0
P	p	q

其中 $0 < p < 1, q = 1 - p$ ，则称随机变量 X 服从参数为 p 的二点分布。

- 期望值： $E(X) = p$

方差： $D(X) = pq \quad (q = 1 - p)$

二项分布

- 在 n 次独立重复试验中，每次试验事件 A 发生的概率为 p ，不发生的概率为 $q = 1 - p$ ，离散型随机变量 X 为 A 发生的次数。称 X 服从参数为 n, p 的二项分布
- 记作 $X \sim B(n, p)$
- X 的分布列： $P(X = k) = C_n^k p^k q^{n-k}, \quad k = 0, 1, 2, \dots, n$
- 期望值： $E(X) = np$
- 方差： $D(X) = npq \quad (q = 1 - p)$

超几何分布

- 设有总数为 N 件的两类物品，其中一类有 M 件，从所有物品中任取 n 件 ($n \leq N$)，这 n 件中所含这类物品件数 X 是一个离散型随机变量，称 X 服从参数为 N, M, n 的超几何分布
- X 的分布列： $P(X = m) = \frac{C_M^m C_{N-M}^{n-m}}{C_N^n} \quad (0 \leq m \leq l, l \text{ 为 } n \text{ 和 } M \text{ 中较小的一个})$
- 期望值： $E(X) = \frac{nM}{N}$
- 方差： $D(X) =$

一堆球有 N 个，其中 M 个是红球。每次取一个球，取 n 次。如果每取完一个就放回去，满足二项分布。如果每去玩一个后不放回去，满足超几何分布

概率

- $P(A) \geq 0, P(\Omega) = 1, P(\emptyset) = 0$
- $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$
 - 如果事件 A 与 B 互斥，则 $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$
 - 如果事件 A 与 B 互为对立事件，则 $1 = P(A \cup B) = P(A) + P(B)$
- 相互独立事件：如果 $P(AB) = P(A)P(B)$ ，则称 A 和 B 相互独立
- 贝叶斯定理： $P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)} = \frac{P(B|A)P(A)}{P(B)}$
 - $P(A|B)$ 是已知 B 发生后， A 的条件概率。也由于得自 B 的取值而被称作 A 的后验概率。
 - $P(A)$ 是 A 的先验概率（或边缘概率）。之所以称为“先验”是因为它不考虑任何 B 方面的因素。
 - $P(B|A)$ 是已知 A 发生后， B 的条件概率。也由于得自 A 的取值而被称作 B 的后验概率。
 - $P(B)$ 是 B 的先验概率。
 - 后验概率 = (似然性 \times 先验概率) \div 标准化常量

正态分布

- 概率密度函数： $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, \quad x \in \mathbf{R}, \sigma > 0, \mu \in \mathbf{R}$
- 通常记为 $N(\mu, \sigma^2)$
- 正态变量在区间 $(\mu - \sigma, \mu + \sigma)$ 内，取值概率 68.3%。
- 正态变量在区间 $(\mu - 2\sigma, \mu + 2\sigma)$ 内，取值概率 95.4%。
- 正态变量在区间 $(\mu - 3\sigma, \mu + 3\sigma)$ 内，取值概率 99.7%。