



DATA601 UMD 概率论与统计

概率论v.s.统计学：

- 应用：物理、金融、计算机科学
- 典型概率论问题：投掷均匀硬币100次，头朝上大于60次的概率
- 典型统计学问题：投掷硬币100次，头朝上64次，有多少概率认为这个硬币时有偏的
- **概率论：**
 - 已知系统
 - 预测未来
- **统计学：**
 - 已知数据
 - 想要预测系统

样本空间Sample Space：

- 定义：所有基本结果空间，记作 \mathcal{S} 或 Ω
- 例如：投掷硬币 $\mathcal{S} = \{H, T\}$ ，投掷骰子 $\mathcal{S} = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ ，投掷三枚硬币 $\mathcal{S} = \{HHH, HHT, HTH, THH, HTT, THT, TTH, TTT\}$ ，一个人想要通过驾驶证的尝试次数 $\mathcal{S} = \{1, 2, \dots\}$

事件Event：

- 定义：样本空间的子集
- 例如：投掷硬币三次，事件 D 定义为头超上4次，则 $D = \{\} = \emptyset$

事件的运算：

- $A \cup B$ **Union**：A发生或B发生或同时发生
- $A \cap B$ **Intersection**：A和B同时发生
- A^C **Complement**：A没有发生
- $A - B$ **Difference**：发生A但没有发生B
- 如果 $A \cap B = \emptyset$ ，则A和B被称作不相交Disjoint，或相互排斥Mutually Exclusive

恒等式：

- Union和Intersection分别满足交换律
- $E \cap (F \cup G) = (E \cap F) \cup (E \cap G)$
- $E \cup (F \cap G) = (E \cup F) \cap (E \cup G)$
- $P(E) = 1 - P(E^C)$

DeMorgan's Law：

- $(E \cup F)^C = E^C \cap F^C$
- $(E \cap F)^C = E^C \cup F^C$
- 前两个式子可以表达为多项式形式，如 $(\bigcup_{i=1}^n E_i)^C$

Note：

- 不是每个样本空间的子集都能被称为一个事件

σ -algebra：一个关于 \mathcal{S} 的子集集合 \mathcal{F} 被称为 σ -algebra如果它有以下三个性质：

1. $\mathcal{S} \in \mathcal{F}$

2. 如果 $E \in \mathcal{F}$, 那么 $E^C \in \mathcal{F}$
3. 如果 $E_1, E_2, \dots \in \mathcal{F}$, 那么 $E_1 \cup E_2 \cup \dots \in \mathcal{F}$

- 注意空集也可以在 σ -algebra 中

概率：

- 一个 \mathcal{F} 到 \mathcal{R} 的映射，代表出现次数#，记作 $P(A)$ ，对于每个 S 中的事件 A 见书

$$P(E) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n(E)}{n}$$

- $P(A)$ ：事件 A 的概率

概率相关公理：

- Unit Interval Axiom：对于任何事件 A , $0 \leq P(A) \leq 1$
- 确定性公理： $P(S) = 1$
- 相互排斥事件的加法公理：对于任何相互排斥的事件 $A_1, A_2, \dots (A_i \cap A_j = \emptyset \ i \neq j)$, 则

$$P(\cup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$$

子集与不等式：

- 如果 $E \subset F$, 则 $P(E) \leq P(F)$

其它Property：

- $P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(A \cap B) - P(A \cap C) - P(B \cap C) + P(A \cap B \cap C)$
- $P(A \cup B \cup C \cup D) = \text{add singletons} - \text{pair intersections} + \text{triple intersection} - \text{quadruple intersection}$
- $P(A \cap B^C) = P(A) - P(A \cap B)$

含有相同可能性样本空间：

- 对于任意事件 E , $P(E) = \frac{\#E \text{ outcomes}}{\#\Omega \text{ outcomes}}$

Combinational Analysis：

- 基础计数定理：假设有2个实验，实验一有 m 个结果，实验二有 n 个结果，则一共有 $m \cdot n$ 个可能的结果

排列Permutations：不同的排列顺序，顺序重要

- 无重复时，从 n 个物体中选 k 个的排列是 $P(n, k) = \frac{n!}{(n-k)!}$

组合Combination：从一个集合中选择物体，顺序不重要

- 无重复时，从 n 个物体中选 k 个的组合是 $C(n, k) = \frac{n!}{(n-k)!k!}$

通常，对于相同的 n 和 k , 排列的数量大于组合的数量

多项式系数：有 $\frac{n!}{n_1!n_2!\dots n_k!}$ 个不同的排列对于 n 个物体，其中 n_i 是一样的。排列是重要的，但是相同物体的排列是不重要的

EX: How many different 8 letter arrangements can be made from the letters NONSENSE?

$$\frac{8!}{3! \cdot 2! \cdot 2!}$$