



# 随机过程理论

Stochastic process theory

授课教师:李春升教授 徐华平教授



# 目录

1.1 随机事件及其概率

1.2 随机变量及其分布函数

1.3 随机变量的数字特征

1.4 特征函数





# 概率论的内容—研究的架构和思路



# 概率论学了什么?

# 引论

# ◆ 什么是随机现象

不确定的、偶然的、不可预见的; 未知的、复杂的

# ◆ 代数的研究思路

事件(数值)、变量、函数

# ◆ 随机数学的研究思路

随机事件(概率)、随机变量、随机过程(关系图)

# 为什么引入概率?

1. 从起源说起

初始值不确定;

驱动因素不确定;

没有足够的计算能力

2. 从逻辑推理说起—数据不够

节目是中国好声音=》周五晚上首播

# 几个问题

- 1. 概率的定义? 含义?
- 2. 由概率延伸得到的其他描述统计特性的物理量?
- 3. 实际中如何得到概率?
- 4. 概率是确定的? 随机的? (频率统计学派、贝叶斯学派)

### 1、随机事件及其关系

- ✓ 什么是随机实验?
- ✓ 什么是随机事件?
- ✓ 样本空间
- ✓ 事件的基本关系
- ✓ 集合论的概念来研究

# 2、事件的概率

- ✓ 古典概率
- ✓ 几何概率
- ✓ 统计概率
- ✓公理化体系化的概率

# 3、几个公式

✓条件概率

$$P(A \mid B) = \frac{P(AB)}{P(B)} \qquad P(B) > 0$$

✓乘法公式

$$P(AB) = P(A)P(B \mid A)$$

$$P(A_1 A_2 \cdots A_n) = P(A_n \mid A_{n-1} \cdots A_1) \cdot P(A_{n-1} \mid A_{n-2} \cdots A_1) \cdots P(A_2 \mid A_1) \cdot P(A_1)$$

✓全概率公式

$$\bigcup_{i=1}^{n} A_i = S \qquad P(S) = 1 \qquad A_i A_j = \varnothing \qquad i \neq j \qquad P(A_i A_j) = 0$$

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

✓贝叶斯公式

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

 $P(A_{i_1}A_{i_2}\cdots A_{i_r})=P(A_{i_r})P(A_{i_2})\cdots P(A_{i_r})$ 

$$A_i$$
  $i = 1, 2, \dots, n$   $i = 1, 2, \dots, s$   $1 \le i_1 < i_2 < \dots < i_s \le n$ 

# ◆经典概率问题

1、三门问题(蒙蒂霍尔问题) 问题出自美国的电视游戏节目Let's Make a Deal。参赛者会看见三扇关 闭了的门,其中一扇的后面有一辆汽 车,选中后面有车的那扇门可赢得该 汽车,另外两扇门后面则各藏有一只



山羊。当参赛者选定了一扇门,但未去开启它的时候,节目主持人开启剩下两扇门的其中一扇,露出其中一只山羊。主持人其后会问参赛者要不要换另一扇仍然关上的门。问题是: 换另一扇门会否增加参赛者赢得汽车的机会率?

# ◆经典概率问题

如果严格按照上述的条件,即主持 人清楚地知道,哪扇门后是羊,那 么答案是会。设门后有汽车的事件 分别为A1、A2、A3;主持人打开门 分别为B1、B2、B3。利用贝叶斯公 式,不换门的话,赢得汽车的几率 是1/3。换门的话,赢得汽车的几率 是2/3。



# ◆经典概率问题

2、监狱看守悖论

A、B、C被关在一个监狱,三人中会有1人被判处死刑,另两人获释,监狱看守是唯一知道谁会被判处死刑。A想给家人写封信,拜托看守交给获释的人传递。看守很为难,担心影响A的心情,请问A的处死概率会因为知道另两个人中的一人获释而改变吗?

# ◆经典概率问题

#### 3、辛普森悖论

一个大学中每个系的女生招收率均大于男生,那么这个大学的女生招收率一定大于男生吗?

	女			男		
	申请	招收	比率%	申请	招收	比率%
1	50	20	40	30	10	33
2	40	30	75	70	50	71
全校	90	50	25/45	100	60	27/45

# ◆赌资分配问题

1、分赌本问题(德.梅尔问题):甲、乙两赌徒赌技相同,各出赌注50法郎每局中无平局。他们约定,谁先赢三局则得到全部100法郎的赌本。当甲赢了两局,乙赢了一局时,因故要中止赌博。这100法郎如何分才算公平

# ◆赌徒输光问题

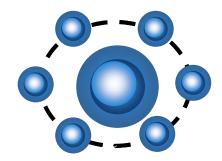
- 2、甲乙两人赌博,甲赢,则乙给甲1元;乙赢,则甲给乙1元。甲、乙赌资分别为a和b,甲赢的概率为q。
- 3、圣彼得堡问题: 甲乙两人赌博, 甲掷一枚硬币到掷出正面为一局。若甲掷一次出现正面,则乙付给甲2元,游戏结束; 若甲第一次掷得反面,第二次掷得正面,乙付给甲4元,游戏结束。一般地,若甲前n-1次掷得反面,第n次持得正面,则乙需付给甲2<sup>n</sup>元,游戏结束。问在赌博开始前甲应付给乙多少钱才有权参加赌博而不致亏损乙方?



一维分布

二维分布

边沿分布



条件分布

多维分布

随机变量的独立性

#### ✓一维分布

◆ 分布函数

$$F(x) = P(X \le x)$$

◆离散型(概率)

$$F(x) = \sum_{x_i \le x} P(X = x_i)$$

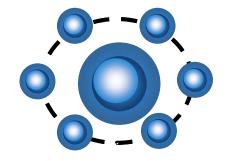
◆连续型(概率密度)

$$F(x) = \int_{-\infty}^{x} f(t)dt$$

一维分布

二维分布

边沿分布



条件分布

多维分布

随机变量的独立性

#### ✓二维分布

◆连续型(概率密度)

$$F(x, y) = P(X \le x, Y \le y) = \int_{-\infty}^{x} \int_{-\infty}^{y} f(s, t) ds dt$$
$$f(x, y) = \frac{\partial^{2} F(x, y)}{\partial x \partial y}$$

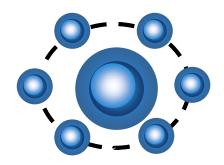
◆离散型(概率)

$$F(x, y) = P(X \le x, Y \le y) = \sum_{x_i \le x} \sum_{y_j \le y} P(X = x_i, Y = y_j)$$

一维分布

二维分布

边沿分布



条件分布

多维分布

随机变量的独立性

✓边沿分布

$$F_X(x) = F(x, \infty) = P(X \le x)$$

◆连续型(概率密度)

$$f(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy$$

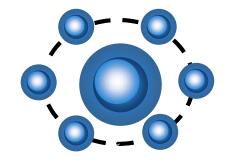
◆离散型(概率分布)

$$P(X = x_i) = \sum_{y_j} P(X = x_i, Y = y_j)$$

一维分布

二维分布

边沿分布



条件分布

多维分布

随机变量的独立性

✓条件分布

$$f(x \mid y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)}$$

✓多维分布

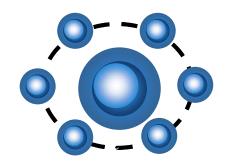
$$F(x_1, x_2, \dots, x_n) = P(X_1 \le x_1, X_2 \le x_2, \dots, X_n \le x_n)$$

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n) = \int_{-\infty}^{x_1} \int_{-\infty}^{x_2} \dots \int_{-\infty}^{x_n} f_n(s_1, s_2, \dots, s_n) ds_1 ds_2 \dots ds_n$$

一维分布

二维分布

边沿分布



条件分布

多维分布

随机变量的独立性

#### ✓随机变量的独立性

设n维随机变量中,在 $X_{k+1}, \dots, X_n$ 的取值为  $x_{k+1}, \dots, x_n$ 的条件下,

 $X_1, X_2, \dots, X_k$  的条件概率密度函数为

$$f(x_1, \dots x_k \mid x_{k+1}, \dots x_n) = \frac{f(x_1, x_2, \dots, x_n)}{f(x_{k+1}, \dots x_n)}$$

由上式还可得出

$$f(x_{1}, x_{2}, \dots, x_{n}) = f(x_{1}) f(x_{2} | x_{1}) f(x_{3} | x_{1}, x_{2})$$

$$\cdots f(x_{n} | x_{1}, x_{2}, \dots x_{n-1})$$

若  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = f(x_1) f(x_2) f(x_3) \dots f(x_n)$$



◆ "分赌本问题"到数学期望

期望——惠更斯(与帕斯卡同期的数学家)

# ◆ 其他数字特征的引入

矩,切比雪夫不等式——别奈梅(1833,法国数学家)

标准差——皮尔逊(1894,英国、现代数理统计创始人)

相关系数——高尔顿(1889,英国生物统计学家)

条件概率与条件期望——柯尔莫哥洛夫(1933,苏联)

#### ✓数学期望

◆离散随机变量的数学期望

$$E[X] = \sum_{i=1}^{k} x_i p_i \qquad \sum_{i=1}^{k} |x_i| p_i < \infty$$

◆连续随机变量的数学期望

$$E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx \qquad \int_{-\infty}^{\infty} |x| f(x) dx < \infty$$

◆随机变量函数的数学期望 Y = g(X)  $E[Y] = E[g(X)] = \int_{-\infty}^{\infty} g(x)f(x)dx \qquad \int_{-\infty}^{\infty} |g(x)|f(x)dx < \infty$ 

◆条件数学期望 *E*[Y | X ]

#### √均值

◆离散随机变量的均值

$$m_{X} = E[X] = \sum_{i=1}^{k} x_{i} p_{i}$$
  $\sum_{i=1}^{k} |x_{i}| p_{i} < \infty$ 

◆连续随机变量的均值

$$m_X = E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} xf(x)dx$$
 
$$\int_{-\infty}^{\infty} |x| f(x)dx < \infty$$

#### √方差

◆随机变量的方差

$$D[X] = E[[X - E(X)]^{2}] = E[X^{2}] - [E(X)]^{2}$$

◆随机变量函数的方差

$$Y = g(X)$$
  $D[Y] = D[g(X)] = E\{[g(X) - E[g(X)]]^2\}$ 

#### √协方差

◆协方差定义

$$cov(X_i, X_j) = E[(X_i - E[X_i])(X_j - E[X_j])$$

◆协方差矩阵

$$C_{ij} = \operatorname{cov}(X_i, X_j)$$

$$\mathbf{C} = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} & \cdots & C_{1n} \\ C_{21} & C_{22} & \cdots & C_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ C_{n1} & C_{n2} & \cdots & C_{nn} \end{pmatrix}$$

$$C_{ii} = \sigma_{X_i}^2$$
  $C_{ij} = C_{ji}$ 

#### ✓相关系数

◆定义式

$$r_{ij} = \frac{C_{ij}}{\sqrt{C_{ii}}\sqrt{C_{jj}}}$$

由柯西—许瓦兹不等式  $[E(VW)]^2 \le E[V^2]E[W^2]$  得  $|r_{ij}| \le 1$ 

$$E(X_i X_j) = 0 \qquad i \neq j$$

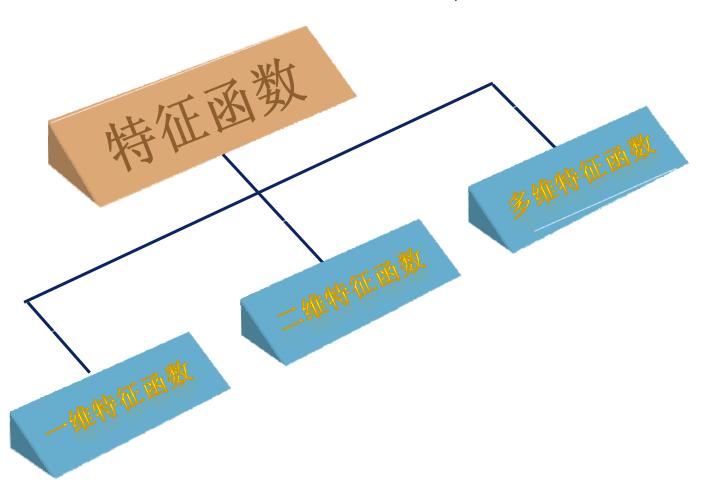
≻相互独立

$$f(x_i, x_j) = f_{X_i}(x_i) \cdot f_{X_j}(x_j)$$

$$C_{ij} = \operatorname{cov}(X_i, X_j) = 0$$



✓特征函数——描写随机变量统计规律的工具



✓一维特征函数定义

$$\phi(v) = E[e^{jvX}] = \int_{-\infty}^{\infty} e^{jvx} dF(x)$$

◆离散随机变量

$$\phi(v) = E[e^{jvX}] = \sum_{k=1}^{\infty} e^{jvx_k} p_k$$

◆连续随机变量

$$\phi(v) = E[e^{jvX}] = \int_{-\infty}^{\infty} e^{jvx} f(x) dx$$

◆概率密度函数与特征函数之间的关系

$$f(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \phi(v) e^{-jvx} dv$$

#### ✓一维特征函数性质

$$|\phi(v)| \le \phi(0) = 1$$

$$\phi_{Y}(v) = e^{jvb}\phi_{X}(av)$$

$$\phi_{Y}(v) = \prod_{i=1}^{n} \phi_{X_{i}}(v)$$

$$E[X^{k}] = j^{-k}\phi^{(k)}(0)$$

$$Y = aX + b$$
  $a,b$ 为常数

$$Y = \sum_{i=1}^{n} X_i$$

#### ✓二维特征函数

$$\phi(v_1, v_2) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} e^{j(v_1 x_1 + v_2 x_2)} f(x_1, x_2) dx_1 dx_2$$

$$f(x_1, x_2) = \frac{1}{4\pi^2} \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} \phi(v_1, v_2) e^{-j(v_1 x_1 + v_2 x_2)} dv_1 dv_2$$

#### ✓多维特征函数

$$\phi(v_{1}, v_{2}, \dots, v_{n}) = E\{\exp[j\sum_{k=1}^{n} v_{k}X_{k}]\}\$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} e^{j(v_{1}x_{1} + v_{2}x_{2} + \dots + v_{n}x_{n})} dF(x_{1}, x_{2}, \dots, x_{n})$$

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \frac{1}{(2\pi)^n} \int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} \exp(-j\sum_{k=1}^n v_k x_k) \cdot \phi(v_1, v_2, \dots, v_n) dv_1 dv_2 \dots dv_n$$

矩阵形式:  $f(\mathbf{x}) = \frac{1}{(2\pi)^n} \int_{\mathbb{R}^n} \exp(-j\mathbf{v}^T\mathbf{x}) \phi(\mathbf{v}) d\mathbf{v}$ 

# 作业

- ➤ 1.2 -1.3, 1.7, 1.13
- ➤ 1.18, 1.36