# 概率论与数理统计

整理重邮常考的知识点

### 独立、相关、互斥、概率的计算

- 独立 如果事件A,B相互独立,有P(AB)=P(A)P(B),E(AB)=E(A)E(B)
- 互斥 如果事件A,B互斥,有P(A+B)=P(A)+P(B) ,即P(AB)=0

独立与互斥没有任何关系

• 不相关 如果事件A, B不相关, 有Cov(A,B)=0

独立可以推出不相关,不相关不能推出独立

- 概率中常用的计算公式
  - 。 和事件的概率

$$P(A+B) = P(A) + P(B) - P(AB)$$

。德摩根律

$$P(\overline{AB}) = 1 - P(A+B)$$

。概率拆分

$$P(AB) = P(A(1 - P(\overline{B}))) = P(A) - P(A\overline{B})$$

#### 条件概率

• 乘法公式 在A的条件下, B发生的概率:

$$P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)}$$

满足性质:

$$P(B|A) = 1 - P(\overline{B}|A)$$

• 全概率公式 将A事件 (条件) 划分为多个事件 $A_i$ ,那么事件B发生的概率:

$$P(B) = \Sigma P(A_i) P(B|A_i)$$

• 贝叶斯公式 全概率公式的逆公式,表示已知B事件发生的概率下,在A中某一个划分下发生的概率:

$$P(A_i|B) = \frac{P(A_i)P(B|A_i)}{P(B)} = \frac{P(A_i)P(B|A_i)}{\sum P(A_i)P(B|A_i)}$$

#### 连续性随机变量的分布

概率密度函数
表示连续性随机变量在数轴上分布的稠密程度,有

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

性质:

$$P(a \le x \le b) = \int_a^b f(x)dx$$

• 概率分布函数 表示连续性随机变量在数轴左端分布的概率情况,即 $P(X \le x)$ 的概率

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

性质:

$$P(a \le x \le b) = F(b) - F(a)$$
$$P(x > a) = 1 - F(a)$$

• 正态分布的分布函数特性

1. 
$$\Phi(a)=P(x\leq a)$$
 ,  $P(x>a)=1-\Phi(a)$  2.  $\Phi(0)=0.5$  3.  $\Phi(-a)=1-\Phi(a)$ 

• 随机变量之间的函数关系 倘若随机变量X, Y 之间存在某种函数关系Y=g(X),给定X的分布函数 $F_x(x)$ ,求Y的概率密度函数

$$F_y(y) = P(Y \le y) = P(g(x) \le y) = P(x \le h(y)) = F_X(h(y))$$
  $f_Y(y) = F_y'(y) = F_x'(h(y))h'(y)$ 

#### 二元随机变量

• 二元连续性随机变量的分布函数

$$F(x,y)=\iint f(x,y)dA=P(A)$$

其中A是由x,y围成的区域,对应x和y的一组规划

• 边缘分布概率密度和分布函数  $y \in F(x,y),$ 

$$f_x(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy$$
  $f_y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dx$   $F_x(x) = F(x,\infty) = \int_{\infty}^{x} f_x(x) dx$   $F_y(y) = F(\infty,y) = \int_{\infty}^{y} f_y(y) dy$ 

• 条件分布函数 X在Y=y条件下的概率密度:

$$f_{X|Y}(x,y) = rac{f(x,y)}{f_Y(y)}$$

- 二元随机变量的分布函数
  - Z=X+Y

$$f_z(z) = \int f(z-y,y) dy = \int f(x,z-x) dx$$

Z=max{X,Y}

$$F_z(z) = F_x(z)F_y(z)$$

Z=min{X,Y}

$$F_z(z) = 1 - [(1 - F_x(x))(1 - F_y(y))]$$

## 统计特征

数学期望 离散型:略 连续型:

$$E(x) = \int x f(x) dx$$

概率论与数理统计.md 2021/1/10

$$E(g(x)) = \iint g(x)f(x,y)dA$$

性质:

 $\circ \ E(X+Y) = E(X) + E(Y)$ 

。 X,Y相互独立时: E(XY) = E(X)E(Y)

方差

$$D(x) = E(x^2) - [E(x)]^2$$

$$D(x) = \Sigma [E(x - E^2(x))]$$

性质:

$$\circ D(X \pm Y) = D(X) + D(Y) - Cov(X, Y)$$

当X,Y独立的时候才有 $D(X \pm Y) = D(X) + D(Y)$ ,在使用公式之前一定要注意X,Y是否是独立的

$$O(Cx) = c^2 D(x)$$

- 协方差和相关系数
  - 。协方差

$$Cov(X,Y) = E[(X - E(X))(Y - E(Y))] = E(XY) - E(X)E(Y)$$

协方差反映了两个随机变量的相关性,如果Cov(X,Y)=0 ,则X,Y不相关。相关系数是标准化的协方差:

$$\rho_{(X,Y)} = \frac{Cov(X,Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}}$$

・ 性质 Cov(X,X) = D(X) Cov(aX + bY, cX + dY) = acD(X) + (ad + bc)Cov(X,Y) + bdD(Y)

- 方差矩阵
  - 。 原点矩 指  $E(X^k)$
  - 。 中心距 指  $E[(X-E(X))^k]$

### 中心极限定理

中心极限定理的使用条件都是n比较大的时候。

概率论与数理统计.md 2021/1/10

• 李雅普诺夫定理 对于n个符合正态分布的随机变量 $X_1, X_2, \ldots X_n$ ,他们的和也服从正态分布。

$$rac{\Sigma X_i - \Sigma \mu_i}{\Sigma \sigma} \sim N(0,1)$$

• 棣莫弗-拉普拉斯定理 当n足够大时,二项分布可视为正态分布。 若 $X\sim B(n,p)$ , 有E(X)=np,D(x)=np(1-p)。 那么可以标准化X,有:

$$rac{X-E(X)}{\sqrt{D(X)}}\sim N(0,1)$$

二项分布的极限可以是正态分布,也可以是泊松分布,优先选择泊松分布。

## 统计样本的数值特征和分布

- 样本的数值特征
  - 。样本均值

$$\overline{X} = \frac{1}{n} \Sigma x_i$$

。样本方差

$$S^2 = rac{1}{n-1} \Sigma (x_i - \overline{x})^2$$

n-1

- 样本的分布
  - 。  $\chi^2$ 分布 如果样本 $X_1,X_2,\ldots X_n$  服从正态分布,那么 $\chi^2=\Sigma x_i^2$  服从自由度为n的 $\chi^2$ 分布。  $\chi^2$ 统计量:

$$\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}$$

分位点:

双侧 $\alpha$ 分位点:  $\chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}}$ ,  $\chi^2_{\frac{\alpha}{2}}$  单侧 $\alpha$ 分位点:  $\chi^2_{1-\alpha}$ ,  $\chi^2_{\alpha}$ 

。 t分布如果样本 $X\sim N(0,1)$ ,且 $Y\sim \chi^2_n$ ,X,Y独立,那么 $t=rac{X}{\sqrt{rac{Y}{n^2}}}$ 服从自由度为n的t分布。t统计量:

$$t = \frac{x - \overline{\mu}}{S}$$

分位点:

双侧 $\alpha$ 分位点:  $t_{\frac{\alpha}{2}}$ , $t_{-\frac{\alpha}{2}}$  单侧 $\alpha$ 分位点:  $t_{\alpha}$ , $-t_{\alpha}$ 

。F分布

设 $U\sim\chi^2(n_1)$ , $V\sim\chi^2(n_2)$ ,U,V相互独立,则称 $F=rac{rac{U}{N_1}}{rac{V}{N_2}}$  服从自由度为 $(n_1,n_2)$ 的F分布。

## 样本的点估计法

• 矩估计法

设X的概率密度函数为 $f(x:\theta_1,\ldots,\theta_k)$ ,用样本1~k阶矩( $E(x^k)$ )代替总体1~k阶矩建立k个方程,联立求解,结果是含有A的式子。

。结论

$$\mu=\overline{x}, \quad \sigma^2=B_2=A_2-A_1^2$$

• 最大似然估计法

设X的概率密度函数为 $f(x:\theta_1,\ldots,\theta_k)$ ,通过如下方法找出参数的估计量:

- 1. 求解似然函数 $L(\theta) = \Pi f(x)$
- 2. 对似然函数取对数 $ln(L(\theta)) = ln(\Pi f(x))$
- 3. 求导或者是偏导数,使每一个结果都等于0:  $\frac{\partial ln(L(\theta))}{\partial \theta} = \frac{\partial ln(\Pi f(x))}{\partial \theta} = 0$
- 4. 求解θ 特殊情况: 均匀分布估计a,b的值,需要设最大值最小值函数

## 区间估计

区间估计遵循以下方法:

- 1. 选取一个合适的统计量
- 2. 找到α分位点,根据备择假设的符号来判断是单边检验还是双边检验
- 3. 反解出关于参数的不等式
- 4. 代值求出不等式,即为置信区间

## 假设检验

假设检验遵循以下方法:

- 1. 提出原假设和备择假设, 备择假设中不能有等于符号
- 2. 找到α分位点,根据备择假设的符号来判断是单边检验还是双边检验
- 3. 找到拒绝域
- 4. 计算统计量的值,并与分位点的值进行比对,看统计量是否落在了拒绝域

## 随机过程的数值特征和平稳性

• 数值特征

均值函数:  $\mu_x(t) = E(X(t))$ 

例如:若X(t)=At+B,那么 $\mu_x(t)=E(X(t))=tE(A)+E(B)$ 

自相关函数:  $R_{xx}(t_1,t_2)=E[X(t_1).X(t_2)]$  方差函数:  $D_x(t)=R_{xx}(t,t)-[\mu_x(t)]^2$ 

• 平稳性

验证随机过程是否具有宽平稳性需要有三步:

- 1. 验证该过程是否是二阶矩过程\*
- 2. 求均值函数是否是一个参数
- 3. 求自相关函数R(t,t+ au) 是否只与au有关

### 马尔科夫链

• 概率转移矩阵 表示状态由现态转移到n次态的概率  $P=\lceil$ 次态\现态 $\rceil$ 

$$P(n) = p^n$$

p表示一步转移矩阵, P(n)为n步转移矩阵

• 转移概率

$$P_{ij}(m,m+n) = PX_{m+n} = a_j | X_m = a_i$$

表示马尔科夫链在时刻 $\mathbf{m}$ ,状态 $a_i$ 下在时刻 $\mathbf{m}$ + $\mathbf{n}$ 下转移到状态 $a_j$ 的概率