

信息学中的概率统计

王若松

前沿计算研究中心 北京大学

多维离散随机变量

- 1. 多维随机变量的定义
- 2. 多维离散随机变量的概率分布列
- 3. 多维离散随机变量的独立性
- 4. 多维离散随机变量的特征数
- 5. 多维离散随机变量函数的分布

1. 多维随机变量的定义

- ▶ 多维随机变量
 - ▶ 球与桶模型中,每个桶中球的数量
 - ▶ 随机图模型中,每个人认识的人数
 - ▶ 同一台服务器上的n块硬盘,每一块硬盘在一年中的故障次数
- ▶ 定义: 对于样本空间 $S = \{e\}$, 若 $X_1(e)$, $X_2(e)$, ..., $X_n(e)$ 为n个定义在S上的随机变量,则称 $X(e) = (X_1(e), X_2(e), ..., X_n(e))$ 为n维随机变量或随机向量
- ▶ 若 $X_1, X_2, ..., X_n$ 均为离散随机变量,则称 $X = (X_1, X_2, ..., X_n)$ 为**n维离散随机变** 量或**离散随机向量**



2. 多维离散随机变量的概率分布列

▶ 考虑二维随机变量(X,Y), X全部可能取值为 $x_1,x_2,x_3,...$, Y全部可能取值为 $y_1,y_2,y_3,...$, 则 $p_{ij} = P(X = x_i,Y = y_i)$ 为(X,Y)的**联合分布列**

▶ 正则性: $\sum_{i} \sum_{j} p_{ij} = 1$

▶ 非负性: $p_{ij} \ge 0$

▶ 例:随机变量X等概率取 $\{1,2,3,4\}$ 中的一个,随机变量Y等概率取 $\{1,...,X\}$ 中的一个。求(X,Y)的联合分布列

	Y				
X	1	2	3	4	
1	1/4	0	0	0	
2	1/8	1/8	0	0	
3	1/12	1/12	1/12	0	
4	1/16	1/16	1/16	1/16	

2. 多维离散随机变量的概率分布列

- ► 给定 (*X*, *Y*)的联合分布列
- ▶ 如何求X和Y各自的分布列?

$$P(X = x_i) = \sum_j P(X = x_i, Y = y_j)$$

$$P(Y = y_i) = \sum_i P(X = x_i, Y = y_i)$$

- ▶ 上述分布列被称为X和Y的**边际分布列**
- ▶ 例:随机变量X等概率取 $\{1,2,3,4\}$ 中的一个,随机变量Y等概率取 $\{1,...,X\}$ 中的一个。求X和Y的边际分布列

2. 多维离散随机变量的概率分布列

- ▶ 给定 (X, Y)的**联合分布列**
- ▶ 给定 $Y = y_i$, 求 $X = x_i$ 的概率?
 - $P(X = x_i | Y = y_i) = P(X = x_i, Y = y_i)/P(Y = y_i)$
- ▶ 若 $P(Y = y_j) > 0$,则称 $p_{i|j} = P(X = x_i | Y = y_j) = P(X = x_i, Y = y_j)/P(Y = y_j)$ 为给定 $Y = y_j$ 条件下 X的条件分布列
- ▶ 若 $P(X = x_i) > 0$,则称 $p_{j|i} = P(Y = y_j | X = x_i) = P(X = x_i, Y = y_j)/P(X = x_i)$ 为给定 $X = x_i$ 条件下 Y的条件分布列
- ▶ 例:随机变量X等概率取 $\{1,2,3,4\}$ 中的一个,随机变量Y等概率取 $\{1,...,X\}$ 中的一个。求给定Y = 2条件下X的条件分布列

2. 多维离散随机变量的概率分布列

- ▶ 例:两台服务器间有一条有故障的网络连接,每次通讯有1 p的概率出现故障,p的概率通讯成功。重复进行通讯直到成功通讯两次。
- ▶ X表示首次通讯成功时的通讯次数, Y表示第二次通讯成功时的通讯次数。
- ▶ 求联合分布列、边际分布列和条件分布列
- $P(X = m, Y = n) = p^{2}(1-p)^{n-2}, 1 \le m < n, n \ge 2$
- ► $P(X = m) = p(1 p)^{m-1}$
- $P(Y = n) = p^2(1-p)^{n-2} \cdot (n-1)$
- P(X = m | Y = n) = 1/(n-1)
- $P(Y = n | X = m) = p(1-p)^{n-m-1}$



- ▶ 给定二维随机变量(X,Y), 若对于任意实数x,y均有 $P(X = x,Y = y) = P(X = x) \cdot P(Y = y)$, 则称X,Y**相互独立**
- ▶ 例1: 随机变量X等概率取{1,2,3,4}中的一个,随机变量Y等概率取{1,...,X}中的一个。判断X,Y是否相互独立
- ▶ 例2: 球与桶模型中,随机变量 X_i 表示第i个桶中球的数量。判断 X_i 与 X_j 是否相互独立
- ▶ 例3:随机图模型中,随机变量 X_i 表示第i个人认识的人数。判断 X_i 与 X_j 是否相互独立

和某人学 PEKING UNIVERSITY

- ▶ 给定n维随机变量 $(X_1, X_2, ..., X_n)$,若对于任意n个实数 $x_1, x_2, ..., x_n$ 均有 $P(X_1 = x_1, X_2 = x_2, ..., X_n = x_n) = P(X_1 = x_1) \cdot P(X_2 = x_2) \cdot ... \cdot P(X_n = x_n)$,则称 $X_1, X_2, ..., X_n$ 相互独立
- ▶ $X_1, X_2, ..., X_n$ 相互独立是否蕴含 $X_1, X_2, ..., X_n$ 两两独立?
- ▶ $X_1, X_2, ..., X_n$ 两两独立是否蕴含 $X_1, X_2, ..., X_n$ 相互独立?

- ▶ 例1: 若 $Y \sim B(n,p)$, 则 $Y = X_1 + X_2 + \dots + X_n$, X_1, X_2, \dots, X_n 独立同分布 $X_i \sim B(1,p)$
- ▶ 例2: 若 $Y \sim NB(r,p)$, 则 $Y = X_1 + X_2 + \dots + X_r$, X_1, X_2, \dots, X_r 独立同分布 ▶ $X_i \sim G(p)$

- ▶ 随机变量 $X \sim \pi(\lambda)$ 表示一段时间内进入商店的顾客数量。每个顾客购买某商品的概率为p,且不同顾客是否购买均独立。
- ▶ 随机变量Y表示进入商店且购买商品的顾客数量,随机变量Z表示进入商店且没有购买商品的顾客数量。
- ▶ 判断Y与Z是否相互独立

$$P(Y=k) = \sum_{m \ge k} P(Y=k|X=m) \cdot P(X=m)$$

$$= \sum_{m \ge k} {m \choose k} p^k (1-p)^{m-k} \cdot \frac{\lambda^m}{m!} \cdot e^{-\lambda}$$

$$= \frac{(\lambda p)^k e^{-\lambda}}{k!} \sum_{m \ge k} (1 - p)^{m - k} \cdot \frac{\lambda^{m - k}}{(m - k)!} = \frac{(\lambda p)^k}{k!} e^{-\lambda} \cdot e^{(1 - p)\lambda} = \frac{(\lambda p)^k e^{-\lambda p}}{k!}$$

$$P(Z=k) = \frac{(\lambda(1-p))^k e^{-\lambda(1-p)}}{k!}$$

即北京大学

$$P(Y = k) = \frac{(\lambda p)^k e^{-\lambda p}}{k!}$$

$$P(Y = k) = \frac{(\lambda p)^k e^{-\lambda p}}{k!}$$

$$P(Z = k) = \frac{(\lambda (1-p))^k e^{-\lambda (1-p)}}{k!}$$

►
$$P(Y = k, Z = l) = P(Y = k, X = k + l) = \frac{\lambda^{k+l}}{(k+l)!} e^{-\lambda} \cdot {k+l \choose k} p^k (1-p)^l$$

►
$$P(Y = k) \cdot P(Z = l) = \frac{(\lambda p)^k e^{-\lambda p}}{k!} \cdot \frac{(\lambda (1-p))^l e^{-\lambda (1-p)}}{l!} = P(Y = k, Z = l)$$

和某人学 PEKING UNIVERSITY

- ▶ CPU每天有 p_1 的概率出现故障,硬盘每天有 p_2 的概率出现故障。
- ▶ 每天出现故障均独立。 CPU与硬盘出现故障也独立。
- ▶ 求CPU先出现故障的概率?
- ▶ 令随机变量 X表示 CPU第一次出现故障的天数, Y表示硬盘第一次出现故障的天数,则 $X \sim G(p_1)$, $Y \sim G(p_2)$,且X与Y独立。
- ► $P(X < Y) = \sum_{k \ge 1} P(X = k) \cdot P(Y > X \mid X = k) = \sum_{k \ge 1} P(X = k) \cdot P(Y > k)$
- $= \sum_{k \ge 1} p_1 (1 p_1)^{k-1} (1 p_2)^k$
- $= p_1(1-p_2)\sum_{k\geq 1}(1-p_1)^{k-1}(1-p_2)^{k-1}$
- $= \frac{p_1(1-p_2)}{1-(1-p_1)(1-p_2)}$

- ▶ 回顾: 给定离散随机变量X和函数g, 求Y = g(X)的数学期望
- ▶ 结论: $E(g(X)) = \sum_i p_i g(x_i)$
- ▶ 给定离散随机变量X,Y和函数g, 求Z = g(X,Y)的数学期望
- ▶ 定理: $E(Z) = \sum_{i} \sum_{j} P(X = x_i, Y = y_j) \cdot g(x_i, y_j)$
- ▶ 例:随机变量X等概率取 $\{1,2,3,4\}$ 中的一个,随机变量Y等概率取 $\{1,...,X\}$ 中的一个。求E(X),E(Y),E(X+Y),E(XY)

4. 多维随机变量的特征数

▶ 例:随机变量X等概率取 $\{1,2,3,4\}$ 中的一个,随机变量Y等概率取 $\{1,...,X\}$ 中的一个。求E(X), E(Y), E(X+Y), E(XY)

	\overline{Y}				
X	1	2	3	4	
1	1/4	0	0	0	
2	1/8	1/8	0	0	
3	1/12	1/12	1/12	0	
4	1/16	1/16	1/16	1/16	

$$E(X) = \frac{1+2+3+4}{4} = \frac{5}{2}$$

$$E(Y) = 1 \cdot \frac{1}{4} + 1 \cdot \frac{1}{8} + 2 \cdot \frac{1}{8} + 1 \cdot \frac{1}{12} + \dots = \frac{7}{4}$$

$$E(X+Y) = 2 \cdot \frac{1}{4} + 3 \cdot \frac{1}{8} + 4 \cdot \frac{1}{8} + 4 \cdot \frac{1}{12} + \dots = \frac{17}{4}$$

$$E(XY) = 1 \cdot \frac{1}{4} + 2 \cdot \frac{1}{8} + 4 \cdot \frac{1}{8} + 3 \cdot \frac{1}{12} + \dots = 5$$

- ▶ 数学期望的线性性: E(X + Y) = E(X) + E(Y)
- ▶ 证明:
- $E(X+Y) = \sum_{i} \sum_{j} P(X=x_i, Y=y_j) \cdot (x_i + y_j)$

- ▶ 推广: $E(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_n)$

- ▶ 数学期望的线性性: $E(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_n)$
- ▶ 例1: $Y \sim B(n,p)$, 求E(Y)和 $E(Y^2)$
- $Y = X_1 + X_2 + \cdots X_n, X_i \sim B(1, p)$
- $ightharpoonup E(X_i) = p \Rightarrow E(Y) = np$
- $E(Y^2) = E((X_1 + X_2 + \dots + X_n)^2) = \sum_i \sum_j E(X_i X_j)$
- $E(X_i^2) = p$
- ► $\exists i \neq j$, $E(X_i X_i) = p^2 \cdot 1 = p^2$
- $E(Y^2) = n \cdot p + (n-1)np^2$

- ▶ 数学期望的线性性: $E(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_n)$
- ▶ 例2: $Y \sim NB(r,p)$, 求E(Y)
 - $Y = X_1 + X_2 + \cdots X_r, X_i \sim G(p)$
 - $E(X_i) = \frac{1}{p} \Rightarrow E(Y) = r/p$

- ▶ 例3: 有n 个人,其中有m 对人认识。将每个人等概率地加入第一组或第二组,用随机变量X表示属于不同组且认识的人的对数。求E(X)
- ▶ $X = \sum_{i=1}^{m} 1_{A_i}$ 。事件 A_i 表示第i对认识的人被分在不同组
- $P(A_i) = \frac{1}{2} \Rightarrow E(1_{A_i}) = \frac{1}{2} \Rightarrow E(X) = \frac{m}{2}$

和某人学 PEKING UNIVERSITY

- ▶ 例4: 有n个有编号的球,将他们随机打乱,使得每种排列均等概率出现。令随机变量X表示位置没有改变的球的数量。求E(X)
- ▶ $X = \sum_{i=1}^{n} 1_{A_i}$ 。事件 A_i 表示第i个球的位置没有改变。
- $P(A_i) = \frac{1}{n} \Rightarrow E(1_{A_i}) = \frac{1}{n} \Rightarrow E(X) = 1$

和某人等 PEKING UNIVERSITY

- ▶ 例5:有n个有编号的球,有放回地取m次。令随机变量X表示取到的球中不同编号的数量。求E(X)
- ▶ $X = \sum_{i=1}^{n} 1_{A_i}$ 。事件 A_i 表示编号为i的球被取出过。

►
$$P(A_i) = 1 - \left(1 - \frac{1}{n}\right)^m \Rightarrow E(1_{A_i}) = 1 - \left(1 - \frac{1}{n}\right)^m \Rightarrow E(X) = n \cdot \left(1 - \left(1 - \frac{1}{n}\right)^m\right)$$

- ▶ 例6: 有n个有编号的球,每次等概率随机取一个,直到所有的球至少被取到过一次。令随机变量X表示取球的总次数。求E(X)
- ▶ 如何将 X写成 $X_1 + X_2 + \cdots + X_n$?
- ▶ X_i 表示在取到 i-1个不同的球的基础上,取到i个不同的球所用的**额外次数**
- $\blacktriangleright X_2 \sim G\left(\frac{n-1}{n}\right)$
- $\blacktriangleright X_3 \sim G\left(\frac{n-2}{n}\right)$
- $ightharpoonup X_i \sim G\left(\frac{n-i+1}{n}\right), E(X_i) = \frac{n}{n-i+1}$
- $E(X) = \sum_{i} E(X_i) = n \cdot \left(\frac{1}{n} + \frac{1}{n-1} + \frac{1}{n-2} + \dots + 1 \right) = \Theta(n \log n)$

- E(X+Y) = E(X) + E(Y)
- ▶ 是否有 $E(XY) = E(X) \cdot E(Y)$?
- ▶ 定理: 若离散随机变量X和Y相互独立,则有 $E(XY) = E(X) \cdot E(Y)$
- ▶ 证明:
- $E(XY) = \sum_{i} \sum_{j} P(X = x_i, Y = y_j) \cdot x_i y_j$
- ▶ 根据独立性, $E(XY) = \sum_{i} \sum_{j} P(X = x_i) \cdot x_i \cdot P(Y = y_j) \cdot y_j$
- $E(XY) = (\sum_i P(X = x_i) \cdot x_i) (\sum_j P(Y = y_j) \cdot y_j) = E(X) \cdot E(Y)$
- ▶ 若 $E(XY) = E(X) \cdot E(Y)$, 是否一定有X和Y相互独立?

- ▶ 定理: 若离散随机变量X和Y相互独立,则有 $E(XY) = E(X) \cdot E(Y)$
- ▶ 推广: 若离散随机变量 $X_1, X_2, ..., X_n$ 相互独立,则有 $E(X_1X_2 ... X_n) = E(X_1) \cdot E(X_2) ... E(X_n)$
- ▶ 例: $Y \sim NB(r,p)$, 求 $E(Y^2)$ 和Var(Y)
- $Y = X_1 + X_2 + \cdots X_r, \quad X_i \sim G(p)$
- $E(Y^2) = E((X_1 + X_2 + \dots + X_r)^2) = \sum_i \sum_j E(X_i X_j)$
- $E(X_i^2) = \frac{2-p}{p^2}$
- $E(Y^2) = \frac{r(2-p)}{p^2} + \frac{r(r-1)}{p^2} = \frac{r^2 + r rp}{p^2} \Rightarrow Var(Y) = \frac{r(1-p)}{p^2}$

- ▶ 定理: 若离散随机变量X和Y相互独立,则有 $E(XY) = E(X) \cdot E(Y)$
- ▶ 推广: 若离散随机变量 $X_1, X_2, ..., X_n$ 相互独立,则有 $E(X_1X_2 ... X_n) = E(X_1) ...$ $E(X_2) ... E(X_n)$
- ▶ 推论: 若离散随机变量X和Y相互独立,则有 $Var(X \pm Y) = Var(X) + Var(Y)$
- ▶ 证明: $Var(X Y) = E((X Y)^2) (E(X Y))^2$
- $E((X-Y)^2) = E(X^2) + E(Y^2) 2E(XY) = E(X^2) + E(Y^2) 2E(X) \cdot E(Y)$
- $(E(X Y))^2 = (E(X) E(Y))^2 = (E(X))^2 + (E(Y))^2 2E(X) \cdot E(Y)$
- ► $Var(X Y) = E(X^2) (E(X))^2 + E(Y^2) (E(Y))^2 = Var(X) + Var(Y)$

和某人学 PEKING UNIVERSITY

- ▶ 推论: 若离散随机变量X和Y相互独立,则有Var($X \pm Y$) = Var(X) + Var(Y)
- ▶ 推广: 若离散随机变量 $X_1, X_2, ..., X_n$ 相互独立,则有 $Var(X_1 \pm X_2 \pm ... \pm X_n) = Var(X_1) + Var(X_2) + ... + Var(X_n)$
- ▶ 例1: $Y \sim B(n,p)$, 求Var(Y)
 - $Y = X_1 + X_2 + \cdots X_n$, $X_i \sim B(1, p)$
 - $Var(Y) = n \cdot Var(X_i) = np(1-p)$
- ▶ 例2: $Y \sim NB(r,p)$, 求Var(Y)
 - $Y = X_1 + X_2 + \cdots X_r, \quad X_i \sim G(p)$
 - $Var(Y) = r \cdot Var(X_i) = \frac{r(1-p)}{p^2}$

- ▶ 推广: 若离散随机变量 $X_1, X_2, ..., X_n$ 相互独立,则有 $Var(X_1 \pm X_2 \pm ... \pm X_n) = Var(X_1) + Var(X_2) + ... + Var(X_n)$
- $Var(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = E((X_1 + X_2 + \dots + X_n)^2) (E(X_1 + X_2 + \dots + X_n))^2$
- $E((X_1 + X_2 + \dots + X_n)^2) = \sum_i \sum_j E(X_i X_j)$
- $(E(X_1 + X_2 + \dots + X_n))^2 = (E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_n))^2 = \sum_i \sum_j E(X_i) E(X_j)$
- $\qquad \qquad E\left(\left(X_i-E(X_i)\right)\left(X_j-E(X_j)\right)\right)$
- $= E\left(X_iX_j E(X_i)X_j E(X_j)X_i + E(X_iX_j)\right) = E(X_iX_j) E(X_i)E(X_j)$
- $\operatorname{Var}(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = \sum_{i} \sum_{j} E\left(\left(X_i E(X_i)\right)\left(X_j E(X_j)\right)\right)$

- ▶ 给定离散随机变量X和Y, 定义X和Y的**协方差**
- ▶ 性质:
- $ightharpoonup \operatorname{Cov}(X,Y) = \operatorname{Cov}(Y,X)$
- $ightharpoonup \operatorname{Cov}(aX, bY) = ab \cdot \operatorname{Cov}(X, Y)$
- $ightharpoonup Cov(X_1 + X_2, Y) = Cov(X_1, Y) + Cov(X_2, Y)$
- ▶ 若X和Y相互独立,则Cov(X,Y)=0
- $Var(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = \sum_i \sum_j Cov(X_i, X_j) = \sum_i Var(X_i) + 2\sum_i \sum_{j < i} Cov(X_i, X_j)$
- ightharpoonup Var(X + Y) = Var(X) + Var(Y) + 2Cov(X, Y)

は PEKING UNIVERSIT

- ▶ 给定离散随机变量X和Y, 定义X和Y的**协方差**

- ▶ 例1: 随机变量X等概率取 $\{1,2,3,4\}$ 中的一个,随机变量Y等概率取 $\{1,...,X\}$ 中的一个。求Cov(X,Y)
- ► $Cov(X,Y) = E(XY) E(X)E(Y) = 5 \frac{5}{2} \cdot \frac{7}{4} = \frac{5}{8}$

4. 多维随机变量的特征数

▶ 例2: 随机变量 $X \sim \pi(\lambda)$ 表示一段时间内进入商店顾客数量。每个顾客购买某商品的概率为p,且不同顾客是否购买均独立。随机变量Y表示进入商店且购买商品的顾客数量。计算Cov(X,Y)

$$E(XY) = \sum_{m=1}^{+\infty} \sum_{k=1}^{m} mk \cdot P(X = m, Y = k)$$

$$= \sum_{m=1}^{+\infty} \sum_{k=1}^{m} mk \cdot {m \choose k} p^k (1-p)^{m-k} \cdot \frac{\lambda^m}{m!} \cdot e^{-\lambda}$$

$$= \sum_{m=1}^{+\infty} \frac{\lambda^m}{m!} \cdot e^{-\lambda} \cdot m \cdot \sum_{k=1}^m k \cdot {m \choose k} p^k (1-p)^{m-k}$$

$$E(XY) = \sum_{m=1}^{+\infty} \frac{\lambda^m}{m!} \cdot e^{-\lambda} \cdot m \cdot mp = p \cdot E(X^2) = p(\lambda^2 + \lambda)$$

和某人学 PEKING UNIVERSITY

4. 多维随机变量的特征数

▶ 例2: 随机变量 $X \sim \pi(\lambda)$ 表示一段时间内进入商店顾客数量。每个顾客购买某商品的概率为p,且不同顾客是否购买均独立。随机变量Y表示进入商店且购买商品的顾客数量。计算Cov(X,Y)

At 京大学 PEKING UNIVERSIT

- ▶ 例3:随机图模型中,随机变量 X_i 表示第i个人认识的人数。求 $Cov(X_i, X_j)$
- ▶ 事件 A_{ab} 表示 a与 b认识。则 $X_i = \sum_{k \neq i} 1_{A_{ik}}$
- ► $P(A_{ab}) = \frac{1}{2} \Rightarrow E(1_{A_{ik}}) = \frac{1}{2} \Rightarrow E(X_i) = \frac{n-1}{2}$
- ▶ 如何求 $E(X_iX_j)$?
- ▶ $\exists i = j$, $Cov(X_i, X_i) = Var(X_i) = (n-1)/4$

和某人学 PEKING UNIVERSITY

- ▶ 例3:随机图模型中,随机变量 X_i 表示第i个人认识的人数。求 $Cov(X_i, X_j)$
- $E\left(1_{A_{ik}\cap A_{jl}}\right) = P(A_{ik}\cap A_{jl})$
- ► 否则 $P(A_{ik} \cap A_{jl}) = P(A_{ik}) \cdot P(A_{jl}) = 1/4$
- $E(X_i X_j) = 1 \cdot \frac{1}{2} + ((n-1)^2 1) \cdot \frac{1}{4} = \frac{(n-1)^2}{4} + \frac{1}{4}$
- $\text{Cov}(X_i, X_j) = E(X_i X_j) E(X_i) E(X_j) = \frac{(n-1)^2}{4} + \frac{1}{4} \frac{(n-1)^2}{4} = \frac{1}{4}$

AL某人等 PEKING UNIVERSITY

- ▶ 例3:随机图模型中,随机变量 X_i 表示第i个人认识的人数。求 $Cov(X_i, X_j)$
- ▶ 事件 A_{ab} 表示 a与 b认识。则 $X_i = \sum_{k \neq i} 1_{A_{ik}}$
- $\Rightarrow Y = \sum_{i} X_{i}, \quad \text{Im} Y/2 \sim B\left(\frac{(n-1)n}{2}, \frac{1}{2}\right)$
- $Var(Y) = Var\left(\frac{Y}{2}\right) \cdot 4 = \frac{(n-1)n}{2}$
- $Var(Y) = \sum_{i} Var(X_i) + \sum_{i} \sum_{j \neq i} Cov(X_i, X_j) = \frac{n(n-1)}{4} + \sum_{i} \sum_{j \neq i} Cov(X_i, X_j)$
- ▶ 对于 $i \neq j$, 所有Cov (X_i, X_j) 均相等
- $\text{Cov}(X_i, X_j) = \frac{\text{Var}(Y) \sum_i \text{Var}(X_i)}{n(n-1)} = \frac{(n-1) \cdot n/2 (n-1) \cdot n/4}{n(n-1)} = 1/4$

- ▶ 回顾: 若 $P(Y = y_j) > 0$,则称 $p_{i|j} = P(X = x_i | Y = y_j) = P(X = x_i, Y = y_j)/P(Y = y_i)$ 为给定 $Y = y_i$ 条件下 X的条件分布列
- ▶ 条件数学期望: $E(X|Y = y_i) = \sum_i x_i \cdot P(X = x_i | Y = y_i)$
- ▶ 例:随机变量A等概率取 $\{1,2,3,4\}$ 中的一个,随机变量B等概率取 $\{1,...,A\}$ 中的一个。求给定A = a条件下B和2B + 1的条件数学期望
 - E(B|A = a) = (a + 1)/2
 - E(2B + 1|A = a) = a + 2
- ▶ E(X|Y=y)是关于 y的函数。改变y的取值则得到不同的条件期望
- ▶ 条件期望是条件分布的数学期望,具有数学期望的一切性质
 - $E(aX_1 + bX_2|Y = y) = a \cdot E(X_1|Y = y) + b \cdot E(X_2|Y = y)$

为上桌大学 PEKING UNIVERSITY

- ▶ 推广: 事件E 满足P(E) > 0, 则称 $P(X = x_i | E) = P(X = x_i \cap E)/P(E)$ 为给定条件 E 下 X的条件分布列
- ▶ 条件数学期望: $E(X|E) = \sum_i x_i \cdot P(X = x_i \mid E)$
- ▶ 例:随机变量A等概率取 $\{1,2,3,4\}$ 中的一个,随机变量B等概率取 $\{1,...,A\}$ 中的一个。 求给定 $A \leq 2$ 条件下B的条件数学期望
- ► $P(B = 1|A \le 2) = \frac{P(B=1 \cap A \le 2)}{P(A \le 2)} = \frac{3}{4}$
- ► $P(B = 2|A \le 2) = \frac{P(B=2 \cap A \le 2)}{P(A \le 2)} = \frac{1}{4}$
- $E(B|A \le 2) = \frac{5}{4}$

- ▶ E(X|Y=y)是关于 y的函数。改变y的取值则得到不同的条件期望
- ▶ 若将 E(X|Y=y)记为 g(y), 则E(X|Y)=g(Y)是一个随机变量
- ▶ 例:随机变量A等概率取 $\{1,2,3,4\}$ 中的一个,随机变量B等概率取 $\{1,...,A\}$ 中的一个。求随机变量E(B|A)的概率分布列和数学期望
 - g(a) = E(B|A = a) = (a+1)/2
 - ► A等概率取{1,2,3,4}中的一个
 - ▶ E(B|A)的数学期望为 $\frac{7}{4}$, 与E(B)相同
- ▶ 重期望公式: E(E(X|Y)) = E(X)

- ▶ 重期望公式: E(E(X|Y)) = E(X)
- ▶ 证明: $E(E(X|Y)) = \sum_{j} P(Y = y_j) \cdot E(X|Y = y_j)$
- ► $E(X|Y = y_j) = \sum_i x_i \cdot P(X = x_i|Y = y_j) = \sum_i x_i \cdot P(X = x_i \cap Y = y_j)/P(Y = y_j)$
- $E(E(X|Y)) = \sum_{j} P(Y = y_j) \cdot E(X|Y = y_j)$
- $= \sum_{j} \sum_{i} x_i \cdot P(X = x_i \cap Y = y_j) = \sum_{i} x_i \cdot P(X = x_i) = E(X)$
- ▶ 例:随机变量 $X \sim \pi(\lambda)$ 表示一段时间内进入商店的顾客数量。每个顾客购买某商品的概率为p,且不同顾客是否购买均独立。随机变量Y表示进入商店且购买商品的顾客数量。求E(Y)
 - $E(Y|X=x) = p \cdot x$
 - $E(Y) = E(E(Y|X)) = p \cdot E(X) = \lambda p$

- ▶ 例:随机变量 $X \sim G(p)$ 。证明E(X) = p + (1-p)(E(X) + 1)
- ▶ $\Rightarrow Y = 1_{X=1}$
- ▶ 给定 Y = 0和 Y = 1条件下X的分布列?
- P(X = 1|Y = 1) = P(X = 1|X = 1) = 1
- ▶ 无记忆性: P(X > x + 1 | X > 1) = P(X > x)
- $E(X|Y=0) = E(X|X \neq 1) = E(X|X > 1)$
- ► $E(X|X > 1) = \sum_{k \ge 0} P(X > k|X > 1) = \sum_{k \ge 0} P(X > k 1) = \sum_{k \ge 0} P(X + 1 > k) = E(X + 1) = E(X) + 1$
- $E(X) = E(E(X|Y)) = P(Y=0) \cdot E(X|Y=0) + P(Y=1) \cdot 1$
- = p + (1 p)(E(X) + 1)

- ▶ 例: X_1, X_2 ...为一列独立同分布的随机变量,随机变量N取正整数值且与 $\{X_n\}$ 独立。证明 $E(\sum_{i\leq N}X_i)=E(X_1)E(N)$
- $E(\sum_{i \le N} X_i | N = n) = E(\sum_{i \le n} X_i | N = n) = \sum_{i \le n} E(X_i | N = n) = n \cdot E(X_1)$
- $E(\sum_{i \le N} X_i) = E\left(E(\sum_{i \le N} X_i \mid N)\right) = E(N) \cdot E(X_1)$
- ▶ 例:随机变量 $X \sim \pi(\lambda)$ 表示一段时间内进入商店的顾客数量。每个顾客购买某商品的概率为p,且不同顾客是否购买均独立。随机变量Y表示进入商店且购买商品的顾客数量。求E(Y)
- $ightharpoonup E(Y) = E(X) \cdot p = \lambda p$

5. 多维随机变量函数的分布

- ▶ 回顾: 给定离散随机变量X和函数g, 求Y = g(X)的分布列
 - ▶ 若 $P(X = x_i) = p_i$, 则对于Y = g(X), 有 $P(Y = g(x_i)) = p_i$
 - ▶ 若某些 $g(x_i)$ 相等,将概率相加
- ▶ 给定离散随机变量X,Y和函数g(x,y), 求Z = g(X,Y)的分布列
- ▶ 例: 给定随机变量X,Y的联合分布列

	Y		
\boldsymbol{X}	-1	1	2
-1	5/20	2/20	6/20
2	3/20	3/20	1/20

▶ 求 *X* + *Y*, *X* - *Y*, max{*X*, *Y*}的分布列

5. 多维随机变量函数的分布

▶ 例1: 给定随机变量X,Y的联合分布列。求 $X + Y,X - Y,\max\{X,Y\}$ 的分布列

	Y		
\boldsymbol{X}	-1	1	2
-1	5/20	2/20	6/20
2	3/20	3/20	1/20

▶ 对于所有 x_i, y_j , 列出 $P(X = x, Y = y_j)$ 和 $g(x_i, y_j)$

P	5/20	2/20	6/20	3/20	3/20	1/20
(X,Y)	(-1, -1)	(-1, 1)	(-1, 2)	(2, -1)	(2, 1)	(2, 2)
$Z_1 = X + Y$	-2	0	1	1	3	4
$Z_2 = X - Y$	0	-2	-3	3	1	0
$Z_3 = \max\{X, Y\}$	-1	1	2	2	2	2

▶ 进行合并、整理

5. 多维随机变量函数的分布

- ▶ 例1: 给定随机变量X,Y的联合分布列
- ▶ 对于所有 x_i, y_j , 列出 $P(X = x, Y = y_j)$ 和 $g(x_i, y_j)$

P	5/20	2/20	6/20	3/20	3/20	1/20
(X,Y)	(-1, -1)	(-1, 1)	(-1, 2)	(2,-1)	(2, 1)	(2, 2)
$Z_1 = X + Y$	-2	0	1	1	3	4
$\overline{Z_2 = X - Y}$	0	-2	-3	3	1	0
$Z_3 = \max\{X, Y\}$	-1	1	2	2	2	2

$Z_1 = X + Y$	-2	0	1	3	4
P	5/20	2/20	9/20	3/20	1/20
$Z_2 = X - Y$	-3	-2	0	1	3
P	6/20	2/20	6/20	3/20	3/20

$Z_3 = \max\{X, Y\}$	-1	1	2
P	5/20	2/20	13/20

5. 多维随机变量函数的分布

- ▶ 例2: $X \sim B(n,p), Y \sim B(m,p), \, \exists X \exists Y 独立。求X + Y 的概率分布列$
- ► $P(X + Y = k) = \sum_{l < k} P(X = l) \cdot P(Y = k l)$
- $P(X = l) \cdot P(Y = k l) = \binom{n}{l} \cdot p^{l} \cdot (1 p)^{n l} \cdot \binom{m}{k l} \cdot p^{k l} \cdot (1 p)^{m (k l)}$
- ► $P(X + Y = k) = \sum_{l \le k} P(X = l) \cdot P(Y = k l) = p^k \cdot (1 p)^{n + m k} \cdot {n + m \choose k}$

5. 多维随机变量函数的分布

- ► $P(X + Y = k) = \sum_{l \le k} P(X = l) \cdot P(Y = k l)$
- $P(X=l) \cdot P(Y=k-l) = \frac{\lambda_1^l}{l!} \cdot e^{-\lambda_1} \cdot \frac{\lambda_2^{k-l}}{(k-l)!} \cdot e^{-\lambda_2}$
- $= \frac{(\lambda_1 + \lambda_2)^k}{k!} e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)} \cdot {k \choose l} \cdot \left(\frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}\right)^l \cdot \left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1 + \lambda_2}\right)^{k-l}$
- $P(X+Y=k) = \frac{(\lambda_1+\lambda_2)^k}{k!} e^{-(\lambda_1+\lambda_2)} \cdot \sum_{l \le k} {k \choose l} \cdot \left(\frac{\lambda_1}{\lambda_1+\lambda_2}\right)^l \cdot \left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1+\lambda_2}\right)^{k-l}$
 - $= \frac{(\lambda_1 + \lambda_2)^k}{k!} \cdot e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)} \cdot \left(\frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2} + \frac{\lambda_2}{\lambda_1 + \lambda_2}\right)^k = \frac{(\lambda_1 + \lambda_2)^k}{k!} \cdot e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)}$