概率论与数理统计B 第二次习题课

4月29日 朱心远 PB17000015 zhuxinyuan@mail.ustc.edu.cn

第一次小测

有效份数: 95, 最小值:0, 最大值: 32, 平均值: 20.51, 中位数: 20, 方差: 58.27

题目1

设连续型随机变量X的概率密度函数为

$$f(x) = egin{cases} A\cos x, & -rac{\pi}{2} \leq x < 0, \ A(1-x), & 0 \leq x \leq 1 \ 0, & ext{ j.t.} \end{cases}$$

- (1) 求常数A.
- (2) 求X的分布函数F(x).

(3)
$$ightarrow P(-\frac{\pi}{4} < X < \frac{1}{2}).$$

解:

(1)

因为
$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) \, \mathrm{d}\, x = F(x) \Big|_{-\infty}^{+\infty} = 1$$
,所以我们有 $1 = \int_{-\frac{\pi}{2}}^0 A \cos x \, \mathrm{d}\, x + \int_0^1 A (1-x) \, \mathrm{d}\, x$ $= A + \frac{1}{2}A = \frac{3}{2}A$.

所以 $A = \frac{2}{3}$.

(2)

因为

$$F(x) = \int_{-\infty}^{x} f(t) \, \mathrm{d} t$$

在本题中, 我们有

$$F(x) = 0, \; x < -rac{\pi}{2}$$
 $F(x) = 1, \; x > 1$

注意到本题中F(x)是连续的,所以

$$F(x) = egin{cases} 0, & x < -rac{\pi}{2} \ rac{2}{3} {\sin x} + rac{2}{3}, & -rac{\pi}{2} \leq x < 0, \ -rac{1}{3} (1-x)^2 + 1, & 0 \leq x < 1 \ 1, & x \geq 1. \end{cases}$$

(3)

X是连续型随机变量, $\forall x \in \mathbb{R}, P(X = x) = 0$.

$$P(-\frac{\pi}{4} < X < \frac{1}{2}) = F(\frac{1}{2}) - F(-\frac{\pi}{4}) = \frac{11}{12} - (-\frac{\sqrt{2}}{3} + \frac{2}{3}) = \frac{1}{4} + \frac{\sqrt{2}}{3}.$$

题目2

设随机变量X和Y均服从参数为 λ 的指数分布且相互独立,记

$$Z=rac{X}{X+Y},\;U=\min\left\{ X,Y
ight\} ,\;V=\max\left\{ X,Y
ight\} -\min\left\{ X,Y
ight\} .$$

- (1) 求Z的密度函数;
- (2) 给定U = u时, 求V的条件密度函数;
- (3) 证明U和V互相独立.

(1)

已知 $X \sim E(\lambda), Y \sim E(\lambda)$. 设W = X + Y, 我们有

$$Z = \frac{X}{W},$$
 $W = X + Y,$
 $0 < Z < 1, W > 0.$

所以

$$X(Z, W) = ZW,$$

$$Y(Z, W) = W - X = W - ZW.$$

上述变换的Jacobian行列式是

$$J(z,w) = rac{\partial(X,Y)}{\partial(Z,W)} = egin{bmatrix} w & z \ -w & 1-z \end{bmatrix} = w.$$

所以

$$f_{Z,W}(z, w) = f_{X,Y}(X(Z, W), Y(Z, W))|J(Z, W)|$$

= $\lambda \exp\{-\lambda zw\} \cdot \lambda \exp\{-\lambda (w - zw)\} \cdot w$
= $\lambda^2 \exp\{-\lambda w\}w, \ 0 < z < 1, w > 0$

$$egin{aligned} f_Z(z) &= \int_0^{+\infty} f_{Z,W}(z,w) \,\mathrm{d}\, w \ &= \int_0^{+\infty} \lambda^2 e^{-\lambda w} w \,\mathrm{d}\, w \ &= \int_0^{+\infty} \lambda w \cdot e^{-\lambda w} \,\mathrm{d}(\lambda w) \ &= \Gamma(2) = 1, \ 0 < z < 1. \end{aligned}$$

也就是

$$Z \sim U(0,1)$$
.

另一种解法

因为 $Z = \frac{X}{X+Y}$,我们有

$$X(X,Z)=X, \quad Y(X,Z)=rac{X(1-Z)}{Z} \ J(x,z)=rac{\partial(x,y)}{\partial(x,z)}=\left|egin{array}{cc} 1 & 0 \ rac{1-z}{z} & rac{-x}{z^2} \end{array}
ight|=rac{-x}{z^2}.$$

所以

$$egin{aligned} f_{X,Z}(x,z) &= f_{X,Y}(x(x,z),y(x,z))|J(x,z)| \ &= \lambda e^{-\lambda x} \cdot \lambda e^{-\lambda (rac{x(1-z)}{z})} \cdot rac{x}{z^2} \ &= \lambda^2 rac{x}{z^2} e^{-rac{\lambda x}{z}} \,. \ f_{Z}(z) &= \int_0^{+\infty} f_{X,Z}(x,z) \,\mathrm{d}\,x \ &= \int_0^{+\infty} \lambda^2 rac{x}{z^2} e^{-rac{\lambda x}{z}} \,\mathrm{d}\,x \ &= \int_0^{+\infty} rac{\lambda x}{z} e^{-rac{\lambda x}{z}} \,\mathrm{d}\,(rac{\lambda x}{z}) \ &= \Gamma(2) = 1, \ 0 < z < 1. \end{aligned}$$

(2)

$$P(U = u, V = v) = P(U = X, V = Y - X) I(X \le Y) +$$

$$P(U = Y, V = X - Y) I(Y < X)$$

$$= P(X = U, Y = V + U) I(X \le Y) +$$

$$P(X = V + U, Y = U) I(Y < X)$$

$$f_{V,U}(v,u) = f_{X,Y}(X(U,V),Y(U,V))|J(u,v)|\operatorname{I}(X \le Y) \ + f_{X,Y}(X(U,V),Y(U,V))|J(u,v)|\operatorname{I}(Y < X)$$

$$X(U,V) = egin{cases} U, & X \leq Y \ V+U, & Y < X \end{cases}$$
 $Y(U,V) = egin{cases} V+U, & X \leq Y \ U, & Y < X \end{cases}$

注意到|J(u,v)|=1始终成立,又因为X,Y独立且 $f_X(x)=f_Y(y)=\lambda e^{-\lambda x}$,所以

$$egin{aligned} f_{V,U}(v,u) &= \lambda e^{-\lambda u} \cdot \lambda e^{-\lambda(v+u)} \cdot 2 \ &= 2\lambda^2 e^{-\lambda(v+2u)}, \ v \geq 0, u > 0 \end{aligned}$$

所以

$$egin{aligned} f_U(u) &= \int_0^{+\infty} f_{V,U}(v,u) \, \mathrm{d} \, v \ &= \int_0^{+\infty} 2\lambda^2 e^{-\lambda(v+2u)} \, \mathrm{d} \, v \ &= (-2\lambda e^{-\lambda(v+2u)}) \Big|_0^{+\infty} \ &= 2\lambda e^{-2\lambda u}, u > 0 \ f_{V|U}(v|u) &= rac{f_{V,U}(v,u)}{f_U(u)} \ &= rac{2\lambda^2 e^{-\lambda(v+2u)}}{2\lambda e^{-2\lambda u}} \ &= rac{2\lambda^2 e^{-\lambda(v+2u)}}{2\lambda e^{-2\lambda u}} \end{aligned}$$

(3)

$$egin{aligned} f_V(v) &= \int_0^{+\infty} f_{V,U}(v,u) \,\mathrm{d}\, u \ &= \int_0^{+\infty} 2\lambda^2 e^{-\lambda(v+2u)} \,\mathrm{d}\, u \ &= \left(-\lambda e^{-\lambda(v+2u)}
ight)igg|_0^{+\infty} \ &= \lambda e^{-\lambda v}, \ v \geq 0. \end{aligned}$$

也就是说

$$f_V(v) = f_{V\mid U}(v \mid u).$$

所以U和V互相独立.

分布名称	参数	概率密度	期望	方差	特征函数
退化分布	c	$\binom{c}{1}$	c	0	e^{ict}
二点分布	p $ (0$	$\left(egin{array}{cc} 0 & 1 \\ q & p \end{array} ight)$	p	pq	$q + pe^{it}$
二项分布 $B(n,p)$	$n \ge 1$ 0	$\binom{n}{k} p^k q^{n-k} \ k = 0, \cdots, n$	np	npq	$(q+pe^{it})^n$
几何分布	p $ (0$	$q^{k-1}p, k=1,2,\cdots$	$\frac{1}{p}$	$\frac{q}{p^2}$	$\frac{pe^{it}}{1-qe^{it}}$
巴斯卡分布	r, p $r \in \mathbb{N}$ 0	${\binom{k-1}{r-1}}p^rq^{k-r},$ $k = r, r+1, \cdots$	$\frac{r}{p}$	$rac{rq}{p^2}$	$\left(\frac{pe^{it}}{1-qe^{it}}\right)^r$
波松分布 $P(\lambda)$	$\lambda(\lambda > 0)$	$\frac{\frac{\lambda^k}{k!}e^{-\lambda}}{k},$ $k = 0, 1, \dots$	λ	λ	$e^{\lambda(e^{it}-1)}$
超几何分布	$M,N,n\in\mathbb{N}$	$\frac{\binom{M}{k}\binom{N-M}{n-k}}{\binom{N}{n}}$	$\frac{nM}{N}$	$\frac{nM}{N}\frac{(N\!-\!M)}{N}\frac{N\!-\!n}{N\!-\!1}$	
均匀分布 U(a,b)	a, b(a < b)	$\frac{1}{b-a}I_{a < x < b}$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$	$\frac{e^{itb} - e^{ita}}{it(b-a)}$
正态分布 $N(a,\sigma^2)$	a, σ^2	$\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}}$	a	σ^2	$e^{iat - \frac{1}{2}\sigma^2 t^2}$
指数分布	$\lambda(\lambda > 0)$	$\lambda e^{-\lambda x} I_{x>0}$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$	$(1-\frac{it}{\lambda})^{-1}$
χ^2 分布	$n(n \ge 1)$	$\frac{1}{2^{n/2}\Gamma(n/2)}x^{n/2-1}e^{-x/2}$ $x > 0$	n	2n	$(1-2it)^{-n/2}$

第八周作业

(习题集第四章-28题) 设随机变量X服从区间 $\left(-\frac{\pi}{2},\frac{\pi}{2}\right)$ 上的均匀分布. 试求期望 $\mathbb{E}[\sin X]$, $\mathbb{E}[\cos X]$, $\mathbb{E}[X\cos X]$.

解:

随机变量函数的期望 教材P109 - 110

$$E(g(X)) = \sum_j g\left(a_i
ight) p_i \quad \left(riangle \sum_i \left|g\left(a_i
ight)
ight| p_i < \infty$$
 时 $ight)$ $E(g(X)) = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) f(x) \mathrm{d}x \quad \left(riangle \int_{-\infty}^{\infty} \left|g(x)
ight| f(x) \mathrm{d}x < \infty$ 时 $ight)$

因为 $X \sim U(-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2})$,所以

$$f_X(x)=rac{1}{\pi}, x\in (-rac{\pi}{2},rac{\pi}{2})$$

所以

$$\mathbb{E}[\sin X] = \int_{-rac{\pi}{2}}^{rac{\pi}{2}} rac{1}{\pi} \sin x \, \mathrm{d}\, x = 0.$$

(奇函数 $\sin x$ 在对称区间积分)

$$\mathbb{E}[\cos X] = \int_{-rac{\pi}{2}}^{rac{\pi}{2}} rac{1}{\pi} \cos x \, \mathrm{d}\, x = rac{2}{\pi}.$$

$$\mathbb{E}[X\cos X] = \int_{-rac{\pi}{2}}^{rac{\pi}{2}} rac{1}{\pi} x\cos x \,\mathrm{d}\, x = 0.$$

 $(x\cos x$ 是奇函数)

(习题集第四章-34题) 假设有 $n(n \ge 3)$ 个不同的盒子与m个相同的小球,每个小球独立地以概率 p_k 落入第k个盒子($k=1,2,\cdots,n$). 分别以 X_1,X_2,\cdots,X_n 表示落入各个盒子的球数. 试求

(1)
$$\mathbb{E}[X_2|X_1=k]$$
和 $\mathrm{Var}(X_2|X_1=k)$.

(2)
$$\mathbb{E}[X_1 + X_2]$$
和 $Var(X_1 + \cdots + X_k), k = 1, \cdots, n.$

解:

(1)

$$egin{aligned} P\left(X_{2}=i|X_{1}=k
ight) &= rac{P\left(X_{1}=k,X_{2}=i
ight)}{P\left(X_{1}=k
ight)} \ &= rac{inom{m}{k}inom{m-k}{i}p_{1}^{k}p_{2}^{i}(1-p_{1}-p_{2})^{m-k-i}}{inom{m}{k}p_{1}^{k}(1-p_{1})^{m-k}} \ &= rac{inom{m-k}{i}p_{2}^{i}(1-p_{1}-p_{2})^{m-k-i}}{(1-p_{1})^{m-k}} \ &= inom{m-k}{i}inom{1-p_{2}}{i}inom{m-k-i}} \ &= inom{m-k}{i}inom{1-p_{2}}{i}inom{1-p_{2}}{i}inom{1-p_{2}}{i}inom{m-k-i}} \end{aligned}$$

也就是

$$(X_2|X_1=k) \sim B(m-k,rac{p_2}{1-p_1})$$

所以

$$\mathbb{E}[X_2|X_1=k]=(m-k)rac{p_2}{1-p_1}, \ \mathrm{Var}(X_2|X_1=k)=(m-k)rac{p_2}{1-p_1}rac{1-p_1-p_2}{1-p_1}.$$

(2)

$$(X_1+X_2)\sim B(m,p_1+p_2) \ (X_1+\cdots+X_k)\sim B(m,p_1+\cdots+p_k)$$

$$\mathbb{E}[X_1 + X_2] = m(p_1 + p_2), \ ext{Var}(X_1 + \dots + X_k) = m \sum_{i=1}^k p_i (1 - \sum_{i=1}^k p_i).$$

(第三章 slides 93页 性质**4)** 设a,b,c是常数, $\mathbb{E}X_j=\mu_j, \mathrm{Var}(X_j)<\infty, 1\leq j\leq n.$ 求证当 X_1,\cdots,X_n 相互独立时,

$$\operatorname{Var}\!\left(\sum_{j=1}^n X_j
ight) = \sum_{j=1}^n \operatorname{Var}(X_j)$$

证明:

$$\begin{aligned} \operatorname{Var}\left(\sum_{j=1}^{n} X_{j}\right) &= \mathbb{E}\left[\sum_{j=1}^{n} X_{j} - \mathbb{E}\left[\sum_{j=1}^{n} X_{j}\right]\right]^{2} \\ &= \mathbb{E}\left[\sum_{j=1}^{n} X_{j} - \sum_{j=1}^{n} \mathbb{E}X_{j}\right]^{2} \\ &= \mathbb{E}\left[\sum_{j=1}^{n} \left(X_{j} - \mathbb{E}X_{j}\right)\right]^{2} \\ &= \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} \left(X_{i} - \mathbb{E}X_{i}\right)\left(X_{j} - \mathbb{E}X_{j}\right)\right] \\ &= \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} \operatorname{Cov}(X_{i}, X_{j}) \\ &= \sum_{j=1}^{n} \operatorname{Var}(X_{j}). \end{aligned}$$

最后一步成立因为 $\forall i \neq j, X_i, X_j$ 独立时, $\operatorname{Cov}(X_i, X_j) = 0$.

一些经常使用的公式

$$\mathbb{E}\left[\sum_{j=1}^{n}X_{j}
ight] = \sum_{j=1}^{n}\mathbb{E}X_{j}$$
 $\mathbb{E}[X+c] = \mathbb{E}X+c$
 $\mathbb{E}[cX] = c\mathbb{E}X$
 $\mathbb{E}c = c$
 $\mathbb{E}\left[\prod_{j=1}^{n}X_{j}\right] = \prod_{j=1}^{n}\mathbb{E}X_{j}, \mathbb{E}X_{1}, \cdots, X_{n}$ 相互独立
 $\mathrm{Var}(X+c) = \mathrm{Var}(X)$
 $\mathrm{Var}(cX) = c^{2}\mathrm{Var}(X)$
 $\mathrm{Var}(c) = 0$
 $\mathrm{Var}\left(\sum_{j=1}^{n}X_{j}\right) = \sum_{j=1}^{n}\mathrm{Var}(X_{j}), \mathbb{E}X_{1}, \cdots, X_{n}$ 相互独立
 $\mathrm{Cov}(X,Y) = \mathbb{E}\left[(X-\mathbb{E}X)(Y-\mathbb{E}Y)\right] = \mathbb{E}[XY] - \mathbb{E}X\mathbb{E}Y$
 $\mathrm{Var}(X) = \mathbb{E}[X-\mathbb{E}X]^{2} = \mathbb{E}[X^{2}] - (\mathbb{E}X)^{2}$
 $\mathbb{E}[X^{2}] = \mathrm{Var}(X) + (\mathbb{E}X)^{2}$

第九周作业

χ^2 分布

定义 5.4.1. 设 X_1, X_2, \cdots, X_n $i.i.d. \sim N(0,1), 令 X = \sum_{i=1}^n X_i^2, 则称X 是自由度为<math>n$ 的 χ^2 变量, 其分布称为自由度为n的 χ^2 分布, 记为 $X \sim \chi_n^2$.

χ2变量具有下列性质:

- (1) 设随机变量 $X \sim \chi_n^2$ 则有E(X) = n, Var(X) = 2n.
- (2) 设 $Z_1 \sim \chi_{n_1}^2$, $Z_2 \sim \chi_{n_2}^2$,且 Z_1 和 Z_2 独立,则 $Z_1 + Z_2 \sim \chi_{n_1+n_2}^2$.

t分布

定义 5.4.2. 设随机变量 $X \sim N(0,1), Y \sim \chi_n^2$, 且X和Y独立, 则称

$$T = \frac{X}{\sqrt{Y/n}}$$

为自由为n的t变量, 其分布称为由为n的t分布,记为 $T \sim t_n$.

t变量具有下列的性质:

- (1)若随机变量 $T \sim t_n$,则当 $n \ge 2$ 时, E(T) = 0. 当 $n \ge 3$ 时, $Var(T) = \frac{n}{n-2}$.
- (2)当 $n \to \infty$ 时, t变量的极限分布为N(0,1).

F分布

定义 5.4.3. 设随机变量 $X \sim \chi_m^2$, $Y \sim \chi_n^2$,且X和Y独立,则称

$$F = \frac{X/m}{Y/n}$$

为自由度分别是m和n的F变量, 其分布称为自由度分别是m和n的F分布, 记为 $F \sim F_{m,n}$

F变量具有下列的性质:

- (1) 若 $Z \sim F_{m,n}$,则 $1/Z \sim F_{n,m}$.
- (2) 若 $T \sim t_n$,则 $T^2 \sim F_{1,n}$
- (3) $F_{m,n}(1-\alpha) = 1/F_{n,m}(\alpha)$

正态总体样本和方差的分布

定理 5.4.1. 设 X_1, X_2, \cdots, X_n $i.i.d. \sim N(a, \sigma^2), \bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \mathbf{n} S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ 分别 为样本均值和样本方差,则有

- (1) $\bar{X} \sim N(a, \frac{1}{n}\sigma^2);$
- (2) $(n-1)S^2/\sigma^2 \sim \chi^2_{n-1}$;
- (3) \bar{X} 和 S^2 独立.

重要的推论

推论 5.4.1. 设 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立相同分布 $(i.i.d.) \sim N(a, \sigma^2)$, 则

$$T = \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - a)}{S} \sim t_{n-1}.$$

推论 5.4.2. 设 X_1, X_2, \cdots, X_m i.i.d. $\sim N(a_1, \sigma_1^2), Y_1, Y_2, \cdots, Y_n$ i.i.d. $\sim N(a_2, \sigma_2^2)$,且假 定 $\sigma_1^2=\sigma_2^2=\sigma^2,$ 样本 X_1,X_2,\cdots,X_m 与 Y_1,Y_2,\cdots,Y_n 独立,则

$$T = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (a_1 - a_2)}{S_w} \cdot \sqrt{\frac{mn}{n+m}} \sim t_{n+m-2},$$

$$S_1^2 = \frac{1}{m-1} \sum_{i=1}^m (X_i - \bar{X})^2, \quad S_2^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{j=1}^n (Y_j - \bar{Y})^2.$$

定 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 - 1$ $T = \frac{(\Delta)}{S_w}$ 此处 $(n+m-2)S_w^2 = (m-1)S_1^2 + (n-1)S_2^2$,其中 $S_1^2 = \frac{1}{m-1}\sum_{i=1}^m (X_i - \bar{X})^2, \qquad S_2^2 = \frac{1}{n-1}\sum_{j=1}^n (Y_j - \bar{Y})^2.$ $- \mathbf{x}_{\mathsf{rh}} \dot{\gamma} \cdot \mathbf{A} = \mathbf{A} + \mathbf{A}$ (习题集第四章-63题) 设随机变量X,Y相互独立, 具有共同分布 $N(\mu,\sigma^2)$. 设 α,β 为两个 常数.

- (1) 求 $Cov(\alpha X + \beta Y, \alpha X \beta Y)$.
- (2) 当 α , β 取何值时, $\alpha X + \beta Y$ 与 $\alpha X \beta Y$ 相互独立.

解:

(1)

$$\begin{aligned} &\operatorname{Cov}(\alpha X + \beta Y, \alpha X - \beta Y) \\ &= \mathbb{E}\left[(\alpha X + \beta Y)(\alpha X - \beta Y)\right] - \mathbb{E}\left[\alpha X + \beta Y\right] \mathbb{E}\left[\alpha X - \beta Y\right] \\ &= \mathbb{E}\left[\alpha^2 X^2 - \beta^2 Y^2\right] - \mathbb{E}[\alpha X + \beta Y] \mathbb{E}\left[\alpha X - \beta Y\right] \\ &= \alpha^2 \mathbb{E}\left[X^2\right] - \beta^2 \mathbb{E}\left[Y^2\right] - (\alpha + \beta)\mu \cdot (\alpha - \beta)\mu \\ &= (\alpha^2 - \beta^2)\left(\mu^2 + \sigma^2\right) - (\alpha^2 - \beta^2)\mu^2 \\ &= (\alpha^2 - \beta^2)\sigma^2. \end{aligned}$$

(2)

独立总是可以推出不相关,但反过来一般不成立. 当(X,Y)是二维正态分布时,不相关可以推出独立.

关于二元正态分布的一些结论:

1.
$$X \sim N(\mu, \sigma), Y = aX + b, a \neq 0, \ M \ Y \sim N(a\mu + b, a^2\sigma^2)$$

2. $X \sim N(\mu_1, \sigma_1), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2), X = Y$ 独立, $\alpha \pi \beta$ 是不全为 0 的常数,则 $\alpha X + \beta Y \sim N\left(\alpha \mu_1 + \beta \mu_2, \alpha^2 \sigma_1^2 + \beta^2 \sigma_2^2\right)$.

$$\Rightarrow \operatorname{Cov}(\alpha X + \beta Y, \alpha X - \beta Y) = (\alpha^2 - \beta^2) \sigma^2 = 0$$
,可以得到

$$\alpha = \pm \beta$$

 $(-般认为正态分布的方差满足0 < \sigma^2 < \infty)$

$$Y_1 = rac{1}{6}(X_1 + \ldots + X_6)\,, \quad Y_2 = rac{1}{3}(X_7 + X_8 + X_9)\,, \quad S^2 = rac{1}{2}\sum_{i=7}^9 \left(X_i - Y_2
ight)^2.$$

试求 $Z = \frac{\sqrt{2}(Y_1 - Y_2)}{S}$ 的分布.

解:

设

$$X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$$

那么

$$egin{split} Y_1 &\sim N(\mu,rac{\sigma^2}{6}) \ Y_2 &\sim N(\mu,rac{\sigma^2}{3}) \end{split}$$

且 Y_1 和 Y_2 独立.

所以

$$(Y_1-Y_2)\sim N(0,rac{\sigma^2}{2}) \ rac{Y_1-Y_2}{rac{\sigma}{\sqrt{2}}}=rac{\sqrt{2}(Y_1-Y_2)}{\sigma}\sim N(0,1)$$

又因为

$$rac{2S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(2)$$

所以

$$Z = rac{\sqrt{2}(Y_1 - Y_2)}{S} = rac{\sqrt{2}(Y_1 - Y_2)}{\sigma} \Big/ \sqrt{rac{2S^2}{2\sigma^2}} \sim t(2)$$

(习题集第六章-17题) 设 X_1, X_2, \cdots, X_{15} 是独立同分布的随机变量, 服从正态分布 $N(0,2^2)$. 试求

$$Y = rac{X_1^2 + \cdots + X_{10}^2}{2(X_{11}^2 + \cdots + X_{15}^2)}$$

的概率分布.

解:

由题意,

$$(X_1^2+\cdots+X_{10}^2)\sim \chi^2(10) \ (X_{11}^2+\cdots+X_{15}^2)\sim \chi^2(5)$$

$$Y = rac{X_1^2 + \cdots + X_{10}^2}{2(X_{11}^2 + \cdots + X_{15}^2)} = (rac{X_1^2 + \cdots + X_{10}^2}{10}) \Big/ (rac{X_{11}^2 + \cdots + X_{15}^2}{5}) \sim F(10,5).$$

(习题集第六章-19题) 设 X_1, \dots, X_n 是从两点分布B(1,p)中抽取的简单样本, 0<p<1, 记 \bar{X} 为样本均值, 求 $S_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ 的期望.

解:

由题意,

$$X \sim B(1,p), \ \mathbb{E}ar{X} = \mathbb{E}X = p, \ \mathrm{Var}(ar{X}) = rac{\sigma^2}{n} = rac{p(1-p)}{n}.$$

所以

$$\mathbb{E}[S_{n}^{2}] = \mathbb{E}\left[\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}(X_{i} - \bar{X})^{2}\right]$$

$$= \frac{1}{n}\mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^{n}(X_{i} - \bar{X})^{2}\right]$$

$$= \frac{1}{n}\mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^{n}X_{i}^{2} - 2\bar{X}\sum_{i=1}^{n}X_{i} + \sum_{i=1}^{n}\bar{X}^{2}\right]$$

$$= \frac{1}{n}\mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^{n}X_{i}^{2} - 2\bar{X}\cdot n\bar{X} + n\bar{X}^{2}\right]$$

$$= \frac{1}{n}\mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^{n}X_{i}^{2} - n\bar{X}^{2}\right]$$

$$= \frac{1}{n}\left(\sum_{i=1}^{n}\mathbb{E}\left[X_{i}^{2}\right] - n\mathbb{E}\left[\bar{X}^{2}\right]\right)$$

$$= \frac{1}{n}\left(\sum_{i=1}^{n}(\operatorname{Var}X_{i} + (\mathbb{E}X_{i})^{2}) - n\left(\operatorname{Var}\bar{X} + (\mathbb{E}\bar{X})^{2}\right)\right)$$

$$= \frac{1}{n}\left(\sum_{i=1}^{n}(p(1-p) + p^{2}) - n\left(\frac{p(1-p)}{n} + p^{2}\right)\right)$$

$$= \frac{1}{n}(np - p(1-p) - np^{2})$$

$$= \frac{1}{n}((n-1)(p-p^{2}))$$

$$= \frac{n-1}{n}p(1-p).$$

(习题集第六章-20题) 设 X_1, \dots, X_n 为来自正态总体 $N(a, \sigma^2)$ 的一个简单随机样本, \bar{X} 和 S_n^2 分别表示样本均值和样本方差,又设 $X_{n+1} \sim N(a, \sigma^2)$ 且与 X_1, \dots, X_n 独立,试求统计量 $\frac{X_{n+1}-\bar{X}}{S_n}\sqrt{\frac{n}{n+1}}$ 的分布.

解:

$$ar{X} \sim N(a,rac{\sigma^2}{n}),$$
 $(X_{n+1}-ar{X}) \sim N(0,rac{n+1}{n}\sigma^2),$ $rac{X_{n+1}-ar{X}}{\sigma}\sqrt{rac{n}{n+1}} \sim N(0,1),$ $rac{(n-1)S_n^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1),$ $rac{X_{n+1}-ar{X}}{S_n}\sqrt{rac{n}{n+1}} = \left(rac{X_{n+1}-ar{X}}{\sigma}\sqrt{rac{n}{n+1}}
ight)\Big/(\sqrt{rac{(n-1)S_n^2}{(n-1)\sigma^2}}) \sim t(n-1).$

(习题集第六章-21题) 设 X_1, \dots, X_m 为来自正态总体 $N(\mu_1, \sigma^2)$ 的一个简单随机样本, Y_1, \dots, Y_n 为来自正态总体 $N(\mu_2, \sigma^2)$ 的一个简单随机样本,且 X_1, \dots, X_m 和 Y_1, \dots, Y_n 相互独立, \bar{X} 和 \bar{Y} 分别表示它们的样本均值, S^2_{1m} 和 S^2_{2m} 分别表示它们的样本方差, α 和 β 是给定的实数,试求

$$T = rac{lpha\left(ar{X} - \mu_1
ight) + eta\left(ar{Y} - \mu_2
ight)}{\sqrt{rac{(m-1)S_{1m}^2 + (n-1)S_{2n}^2}{n+m-2}\cdot\left(rac{lpha^2}{m} + rac{eta^2}{n}
ight)}}$$

的分布.

解:

由题意,

$$ar{X} \sim N\left(\mu_1, rac{\sigma^2}{m}
ight), ar{Y} \sim N\left(\mu_2, rac{\sigma^2}{n}
ight),$$

所以

$$egin{aligned} lphaar{X}+etaar{Y}&\sim N\left(lpha\mu_1+eta\mu_2,\left(rac{lpha^2}{m}+rac{eta^2}{n}
ight)\sigma^2
ight)\ U&=rac{lpha\left(ar{X}-\mu_1
ight)+eta\left(ar{Y}-\mu_2
ight)}{\sigma\sqrt{rac{lpha^2}{m}+rac{eta^2}{n}}}&\sim N(0,1) \end{aligned}$$

又因为

$$rac{(m-1)S_{1m}^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(m-1), rac{(n-1)S_{2m}^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

所以

$$V = rac{(m-1)S_{1m}^2 + (n-1)S_{2m}^2}{\sigma^2} = rac{(m-1)S_{1m}^2}{\sigma^2} + rac{(n-1)S_{2m}^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(m+n-2)$$

$$T = rac{lpha \left(ar{X} - \mu_1
ight) + eta \left(ar{Y} - \mu_2
ight)}{\sqrt{rac{(m-1)S_{1m}^2 + (n-1)S_{2n}^2}{n+m-2} \cdot \left(rac{lpha^2}{m} + rac{eta^2}{n}
ight)}} = rac{U}{\sqrt{rac{V}{m+n-2}}} \sim t(m+n-2)$$