Question 1

1. 对于多元 t 分布 $T_{\nu}(\mu, \Sigma; p)$, 说明其 Copula 完全由矩阵

$$M = \{\operatorname{diag}(\Sigma)\}^{-1/2} \Sigma \{\operatorname{diag}(\Sigma)\}^{-1/2}$$

确定。这里, $\operatorname{diag}(\Sigma)$ 表示由矩阵 Σ 生成的对角矩阵。

记
$$X$$
~ $T(\mu,\Sigma;p)$,我们有 $Z=diag(\Sigma)^{-1/2}(X-\mu)$ ~ $T(0,M;p)$,其中 $M=diag(\Sigma)^{-1/2}\Sigma diag(\Sigma)^{-1/2}$

由Lemma1可知X与Z的Copula一致,进而X的Copula完全由矩阵 $M=diag(\Sigma)^{-1/2}\Sigma diag(\Sigma)^{-1/2}$ 确定

Question 2

2. 假设 (X_1, \ldots, X_p) 的 Copula 为 C。令 $T_i : \mathbb{R} \to \mathbb{R}$, $i = 1, \ldots, p$, 为严格单增函数。证明: $(T_1(X_1), \ldots, T_p(X_p))$ 的 Copula 仍然是 C.

由
$$ilde{F}(z):=P(T(X)\leq z)=P(X\leq T^{-1}(z))=F\circ T^{-1}(z)$$
同理有 $ilde{F}(z_1,\ldots,z_p)=F(T_1^{-1}(z_1),\ldots,T_p^{-1}(z_p)) ilde{F}_i=F_1\circ T_i^{-1}$

进而由Lemma1可知: $(T_1(X_1),\ldots,T_p(X_p))$ 的Copula为

$$egin{aligned} ilde{C}(u_1,\ldots,u_p) &= ilde{F}(ilde{F}_1^{-1}(u_1),\ldots, ilde{F}_p^{-1}(u_p)) \ &= F(T_1^{-1}(T_1\circ F_1^{-1}(u_1)),\ldots,T_p^{-1}(T_p\circ F_p^{-1}(u_p))) = F(F_1^{-1}(u_1),\ldots,F_p^{-1}(u_p)) \ &= C(u_1,\ldots,u_p) \end{aligned}$$

进而二者Copula相同

import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

Question 3

- (1) 如果直接生成 $N \cap X$ 的随机数, 用 $X_i > 4.5$ 的比例估计 P(X > 4.5), 平均多少个样本点中才能有一个样本点满足 $X_i > 4.5$?
- (2) 取 V 为指数分布 Exp(1), 令 W = V + 4.5, 用 W 的样本进行重要抽样估计 θ , 取样本点个数 N = 1 000, 求估计值并估计误差大小.

(1)

使得 $\Sigma_i^m I_{\{X_i>4.5\}}\geq 1$ 的最小的m即为所求,我们知道 $\hat{ heta}=\Sigma_i^m I_{\{X_i>4.5\}}/m$,

在大样本情形下,认为 $heta=\hat{ heta}$,进而 $m heta\geq 1$ 当且仅当 $m\geq rac{1}{ heta}pprox 294291$

```
#(2)
N=1000
np.random.seed(1)
V=np.random.exponential(1,N)
W=V+4.5
def g(x):
    return np.exp(-x**2/2+x-4.5)/np.sqrt(2*np.pi)
print(f'对于theta的估计为{g(w).mean():.3e},标准差为{g(w).std():.3e}')
print(f'绝对误差为{g(w).mean()-3.398e-6:.3e},相对误差为{g(w).mean()/3.398e-6-1:.3e}')
```

```
对于theta的估计为3.398e-06,标准差为4.473e-06 绝对误差为-2.615e-11,相对误差为-7.697e-06
```

Question 4

9. 用随机模拟法计算二重积分 $\int_0^1 \int_0^1 e^{(x+y)^2} dy dx$,用对立变量法改善精度.

```
def f(x,y):
    return np.exp((x+y)**2)
N=100000
np.random.seed(1)
X=np.random.uniform(0,1,N)
np.random.seed(np.random.randint(1))
Y=np.random.uniform(0,1,N)
simple_sample=f(X,Y)
print(f'简单Monte-Carlo求积分: {simple_sample.mean():.4e}')
print(f'样本标准差: {simple_sample.std():.2f}')
#对偶变量法
dual\_sample=(f(1-X,1-Y)+f(X,Y))/2
print(f'对偶变量法求积分: {dual_sample.mean():.4e}')
print(f'样本标准差: {dual_sample.std():.2f}')
print(f'方差缩减百分比{(simple_sample.var()-
dual_sample.var())/simple_sample.var()*100:.2f}%')
```

```
简单Monte-Carlo求积分: 4.9148e+00
样本标准差: 6.03
对偶变量法求积分: 4.9203e+00
样本标准差: 3.42
方差缩减百分比67.90%
```

```
#计算积分exp((x+y)^2)在[0,1]^2上的积分
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from scipy import integrate
def f(x,y):
    return np.exp((x+y)**2)
print(f'用库函数直接求积分检验之前求的的答案,库函数积分结果:
{integrate.dblquad(f,0,1,lambda x:0,lambda x:1)[0]:.3e}')
```

用库函数直接求积分检验之前求的的答案,库函数积分结果: 4.899e+00

Question 5

 $\theta = \int_{0}^{1} e^{x} dx$

的蒙特卡罗积分. 现在考虑对偶变量法. 计算 $Cov(e^U,e^{1-U})$ 和 $Var(e^U+e^{1-U})$,其中 $U\sim Uniform(0,1)$. (和简单蒙特卡罗方法比较)使用对偶变量法方差缩减百分比能

```
#
N=1000000
np.random.seed(1)
U=np.random.uniform(0,1,N)
theta_hat=np.exp(U).mean()
print(f'对theta的估计为{theta_hat:.4f}')
print(f'样本标准差: {np.exp(U).std():.2f}')
#对偶变量法
U_tilde=(np.exp(1-U)+np.exp(U))/2
print(f'对偶变量法求积分: {U_tilde.mean():.4f}')
print(f'样本标准差: {U_tilde.std():.2f}')
print(f'方差缩减百分比{(np.exp(U).var()-U_tilde.var())/np.exp(U).var()*100:.2f}%')
```

对theta的估计为1.7181 样本标准差: 0.49 对偶变量法求积分: 1.7182 样本标准差: 0.06 方差缩减百分比98.38%

```
#下求cov(exp(U),exp(1-)); Var(exp(U)+exp(1-U))
print(f'下面求出题目要求的两个值: \ncov(exp(U),exp(1-U))={np.cov(np.exp(U),np.exp(1-U))[0,1]:.4f}')
print(f'Var(exp(U)+exp(1-U))={np.var(np.exp(U)+np.exp(1-U)):.4f}')
```

```
下面求出题目要求的两个值:
cov(exp(U),exp(1-U))=-0.2340
Var(exp(U)+exp(1-U))=0.0156
```

Question 6

5.14 使用重要抽样法得到

$$\int_{1}^{+\infty} \frac{x^2}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} dx$$

的蒙特卡罗估计.

```
def f(x):
    return x**2*(x>1)
N=1000000
np.random.seed(1)
X=np.random.randn(N)
print(f'用重要抽样法积分为: {f(x).mean():.4e}')
```

用重要抽样法积分为: 4.0068e-01

```
#用库函数直接积分x^2*exp(-x^2/2)/sqrt(2*pi)在区间[1,inf)上的积分 from scipy import integrate print(f'用库函数直接求积分检验之前求的的答案,库函数积分结果: ' f'{integrate.quad(lambda x:x**2*np.exp(-x**2/2)/np.sqrt(2*np.pi),1,np.inf) [0]:.4e}')
```

用库函数直接求积分检验之前求的的答案,库函数积分结果: 4.0063e-01