

Homework 4 参考答案

Exercise 1. 假设 2×2 随机矩阵 $W = \begin{pmatrix} w_{11} & w_{12} \\ w_{21} & w_{22} \end{pmatrix} \sim W_2(m)$, $m \geq 2$. (注: (a),(b),(c),(d) 没有相承关系)

(a) 证明 $w_{11}, w_{22} \stackrel{iid}{\sim} \chi_m^2$.

(b) 证明 $w_{12} \stackrel{d}{=} \frac{1}{2}(w_{11} - w_{22})$.

(c) 令 $\xi = (w_{11} + w_{22})/2 + w_{12}, \eta = (w_{11} + w_{22})/2 - w_{12}$, 证明 $\xi, \eta \stackrel{iid}{\sim} \chi_m^2$.

(d) 证明 $\frac{2(w_{11}w_{22} - w_{12}^2)}{w_{11} + w_{22} - 2w_{12}} \sim \chi_{m-1}^2$.

Solution to Exercise 1.

由题意 $W \sim W_2(m)$, 假设二元随机向量 $\mathbf{z}_i = \begin{pmatrix} x_i \\ y_i \end{pmatrix}, i = 1, \dots, m \stackrel{iid}{\sim} N_2(\mathbf{0}, I_2)$, 记 $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_m)^\top, \mathbf{y} = (y_1, \dots, y_m)^\top$, 令:

$$W = \sum_{i=1}^m \mathbf{z}_i \mathbf{z}_i^\top = \begin{pmatrix} w_{11} & w_{12} \\ w_{21} & w_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^m x_i^2 & \sum_{i=1}^m x_i y_i \\ \sum_{i=1}^m x_i y_i & \sum_{i=1}^m y_i^2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{x}^\top \mathbf{x} & \mathbf{x}^\top \mathbf{y} \\ \mathbf{x}^\top \mathbf{y} & \mathbf{y}^\top \mathbf{y} \end{pmatrix}$$

由于 $\mathbf{z}_i \stackrel{iid}{\sim} N_2(\mathbf{0}, I_2)$, 其各个分量相互独立且服从 $N(0, 1)$, 因此列向量 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \stackrel{iid}{\sim} N_m(\mathbf{0}, I_m)$.

(a)

由上述表示可知 $w_{11} = \mathbf{x}^\top \mathbf{x} = \sum_{i=1}^m x_i^2$, 且 $w_{22} = \mathbf{y}^\top \mathbf{y} = \sum_{i=1}^m y_i^2$. 由于 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \sim N_m(\mathbf{0}, I_m)$, 根据卡方分布定义, 有 $w_{11} \sim \chi_m^2$ 且 $w_{22} \sim \chi_m^2$. 又因 \mathbf{x} 与 \mathbf{y} 独立, 故 w_{11} 与 w_{22} 独立. 得证 $w_{11}, w_{22} \stackrel{iid}{\sim} \chi_m^2$.

(b)

构造一个 2×2 的正交矩阵 $H = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$, 显然 $HH^\top = I_2$. 对随机矩阵 W 作正交变换, 令 $\tilde{W} = HWH^\top$. 则:

$$\tilde{W} \sim W_2(m, HI_2H^\top) = W_2(m, I_2)$$

对于非对角线元素, 有 $\tilde{w}_{12} \stackrel{d}{=} w_{12}$.

而:

$$\tilde{w}_{12} = \frac{1}{2}[(w_{11} + w_{12})(1) + (w_{12} + w_{22})(-1)] = \frac{1}{2}(w_{11} - w_{22})$$

(c)

用向量 \mathbf{x} 和 \mathbf{y} 表达 ξ 和 η :

$$\begin{aligned}\xi &= \frac{1}{2}(w_{11} + 2w_{12} + w_{22}) = \frac{1}{2}(\mathbf{x}^\top \mathbf{x} + 2\mathbf{x}^\top \mathbf{y} + \mathbf{y}^\top \mathbf{y}) = \frac{1}{2}\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|^2 \\ \eta &= \frac{1}{2}(w_{11} - 2w_{12} + w_{22}) = \frac{1}{2}(\mathbf{x}^\top \mathbf{x} - 2\mathbf{x}^\top \mathbf{y} + \mathbf{y}^\top \mathbf{y}) = \frac{1}{2}\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2\end{aligned}$$

作标准正交变换 $\mathbf{u} = \frac{\mathbf{x}+\mathbf{y}}{\sqrt{2}}, \mathbf{v} = \frac{\mathbf{x}-\mathbf{y}}{\sqrt{2}}$, 则 $\mathbf{u}, \mathbf{v} \stackrel{iid}{\sim} N_m(\mathbf{0}, I_m)$ 。代入即得 $\xi = \|\mathbf{u}\|^2 \sim \chi_m^2, \eta = \|\mathbf{v}\|^2 \sim \chi_m^2$ 。因 \mathbf{u}, \mathbf{v} 独立, 故 $\xi, \eta \stackrel{iid}{\sim} \chi_m^2$ 。

(d)

对于 2×2 矩阵 W , 求其逆矩阵:

$$W^{-1} = \frac{1}{w_{11}w_{22} - w_{12}^2} \begin{pmatrix} w_{22} & -w_{12} \\ -w_{12} & w_{11} \end{pmatrix}$$

取向量 $t = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, 1)^\top$, 计算二次型 $t^\top W^{-1}t$:

$$t^\top W^{-1}t = \frac{w_{11} + w_{22} - 2w_{12}}{2(w_{11}w_{22} - w_{12}^2)}$$

而待证式 $\frac{2(w_{11}w_{22} - w_{12}^2)}{w_{11} + w_{22} - 2w_{12}}$ 恰为 $\frac{1}{t^\top W^{-1}t} \sim \chi_{m-1}^2$, 故得证。

Exercise 2. 假设 $W \sim W_p(m), \mathbf{z} \sim N_p(0, I_p)$, 两者独立, 证明

$$\mathbf{z}^\top \mathbf{z} \left(1 + \frac{1}{\mathbf{z}^\top W^{-1} \mathbf{z}} \right) \sim \chi_{m+1}^2.$$

Solution to Exercise 2.

$$\mathbf{z}^\top \mathbf{z} \left(1 + \frac{1}{\mathbf{z}^\top W^{-1} \mathbf{z}} \right) = \mathbf{z}^\top \mathbf{z} + \frac{\mathbf{z}^\top \mathbf{z}}{\mathbf{z}^\top W^{-1} \mathbf{z}}$$

其中

$$\mathbf{z}^\top \mathbf{z} \sim \chi_p^2$$

给定 \mathbf{z} 时, 由于 \mathbf{z} 与 W 独立, 随机变量 $U = \frac{\mathbf{z}^\top \mathbf{z}}{\mathbf{z}^\top W^{-1} \mathbf{z}}$ 的条件分布为:

$$U | \mathbf{z} \sim \chi_{m-p+1}^2$$

由于 U 的条件分布与条件 \mathbf{z} 无关, U 的无条件分布也是 χ_{m-p+1}^2 , 且 U 与 \mathbf{z} 相互独立。

$$\mathbf{z}^\top \mathbf{z} \left(1 + \frac{1}{\mathbf{z}^\top W^{-1} \mathbf{z}} \right) \sim \chi_{p+(m-p+1)}^2 = \chi_{m+1}^2$$

Exercise 3. 假设 $W \sim W_p(m, \Sigma), \Sigma > 0$.

- (a) 证明 $\Sigma^{-1/2}W\Sigma^{-1/2} \sim W_p(m)$.
 (b) 证明对任何常数向量 $\mathbf{t} \in \mathbb{R}^p$, $\frac{\mathbf{t}^\top \Sigma^{-1} \mathbf{t}}{\mathbf{t}^\top W^{-1} \mathbf{t}} \sim \chi_{m-p+1}^2$.

Solution to Exercise 3.

(a)

由 Wishart 分布的定义, 若 $W \sim W_p(m, \Sigma)$ 且 $\Sigma > 0$, 则 W 可以表示为 m 个独立同分布的多元正态随机向量的外积之和:

$$W \stackrel{d}{=} \sum_{i=1}^m \mathbf{x}_i \mathbf{x}_i^\top$$

其中 $\mathbf{x}_i \stackrel{iid}{\sim} N_p(\mathbf{0}, \Sigma)$.

我们将待证式展开:

$$\Sigma^{-1/2}W\Sigma^{-1/2} \stackrel{d}{=} \Sigma^{-1/2} \left(\sum_{i=1}^m \mathbf{x}_i \mathbf{x}_i^\top \right) \Sigma^{-1/2} = \sum_{i=1}^m (\Sigma^{-1/2} \mathbf{x}_i) (\Sigma^{-1/2} \mathbf{x}_i)^\top$$

令 $\mathbf{y}_i = \Sigma^{-1/2} \mathbf{x}_i$, 则 $\mathbf{y}_i \stackrel{iid}{\sim} N_p(\mathbf{0}, I_p)$,

$$\Sigma^{-1/2}W\Sigma^{-1/2} = \sum_{i=1}^m \mathbf{y}_i \mathbf{y}_i^\top \sim W_p(m)$$

(b)

令 $\widetilde{W} = \Sigma^{-1/2}W\Sigma^{-1/2}$, 由 (a) 可知 $\widetilde{W} \sim W_p(m)$.

对于任意非零常数向量 $\mathbf{t} \in \mathbb{R}^p$:

$$\mathbf{t}^\top W^{-1} \mathbf{t} = \mathbf{t}^\top \Sigma^{-1/2} \widetilde{W}^{-1} \Sigma^{-1/2} \mathbf{t}$$

令常数向量 $\mathbf{a} = \Sigma^{-1/2} \mathbf{t}$, 则 $\mathbf{t} = \Sigma^{1/2} \mathbf{a}$.

原式可化为:

$$\frac{\mathbf{t}^\top \Sigma^{-1} \mathbf{t}}{\mathbf{t}^\top W^{-1} \mathbf{t}} = \frac{\mathbf{a}^\top \mathbf{a}}{\mathbf{a}^\top \widetilde{W}^{-1} \mathbf{a}} \sim \chi_{m-p+1}^2$$

故得证。

Exercise 4. 假设 $W \sim W_p(m, \Sigma)$, $\Sigma > 0$.

- (a) 假设 $m > p + 1$, 对任何常数向量 $\mathbf{t} \in S^{p-1}$ (即 $\|\mathbf{t}\| = 1$), 求 $E(\mathbf{t}^\top W^{-1} \mathbf{t})$.
 (b) 假设 $m > p + 1$, 证明 $E(W^{-1}) = \frac{1}{m-p-1} \Sigma^{-1}$.

Solution to Exercise 4.

(a)

由 Exercise 3(b) 的结论, 令随机变量 $U = \frac{\mathbf{t}^\top \Sigma^{-1} \mathbf{t}}{\mathbf{t}^\top W^{-1} \mathbf{t}}$, 则 $U \sim \chi_{m-p+1}^2$.

将 $\mathbf{t}^\top W^{-1} \mathbf{t}$ 用 U 表示:

$$\mathbf{t}^\top W^{-1} \mathbf{t} = \frac{\mathbf{t}^\top \Sigma^{-1} \mathbf{t}}{U} = (\mathbf{t}^\top \Sigma^{-1} \mathbf{t}) \cdot U^{-1}$$

因为 $\mathbf{t}^\top \Sigma^{-1} \mathbf{t}$ 是一个常数，所以：

$$E(\mathbf{t}^\top W^{-1} \mathbf{t}) = (\mathbf{t}^\top \Sigma^{-1} \mathbf{t}) \cdot E(U^{-1})$$

对于服从 χ_k^2 分布的随机变量，若 $k > 2$ ，其逆的期望为 $E(U^{-1}) = \frac{1}{k-2}$ 。在本题中， $k = m - p + 1 > 2$ ，因此：

$$E(U^{-1}) = \frac{1}{(m-p+1)-2} = \frac{1}{m-p-1}$$

将 $E(U^{-1})$ 代入原式可得：

$$E(\mathbf{t}^\top W^{-1} \mathbf{t}) = \frac{\mathbf{t}^\top \Sigma^{-1} \mathbf{t}}{m-p-1}$$

该结论对所有满足 $\|\mathbf{t}\| = 1$ 的向量均成立（实际上对任意非零常数向量都成立）。

(b)

由 (a) 知对任意 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^p$ ，均满足：

$$\mathbf{x}^\top E(W^{-1}) \mathbf{x} = \mathbf{x}^\top \left(\frac{1}{m-p-1} \Sigma^{-1} \right) \mathbf{x}$$

且 $E(W^{-1})$ 和 $\frac{1}{m-p-1} \Sigma^{-1}$ 均为对称阵，再由 \mathbf{x} 任意性即得证。

Exercise 5. 假设 $W \sim W_p(m, \Sigma)$, $A_{k \times p}$ 是行满秩常数矩阵，证明

$$(AW^{-1}A^\top)^{-1} \sim W_k(m-p+k, (A\Sigma^{-1}A^\top)^{-1}).$$

(提示：先证明 $\Sigma = I_p$ 情形，参考推论 8.3 的证明方法)。

Solution to Exercise 5.

步骤一：先证明 $\Sigma = I_p$ 的情形。

令 $B = (AA^\top)^{-\frac{1}{2}} A$ ，则 $BB^\top = (AA^\top)^{-\frac{1}{2}} AA^\top (AA^\top)^{-\frac{1}{2}} = I_k$ 。取正交矩阵

$$H = \begin{pmatrix} (AA^\top)^{-\frac{1}{2}} A \\ H_2 \end{pmatrix}$$

则 $HA^\top = \begin{pmatrix} (AA^\top)^{\frac{1}{2}} \\ \mathbf{0} \end{pmatrix}$ 。

记 $\widetilde{W} = HWH^\top = \begin{pmatrix} \widetilde{W}_{11} & \widetilde{W}_{12} \\ \widetilde{W}_{21} & \widetilde{W}_{22} \end{pmatrix} \sim W_p(m, I_p)$ 。由 Wishart 分布的 Schur 补性质，有 $\widetilde{W}_{11 \cdot 2} \sim W_k(m-p+k, I_k)$ 。

计算 $AW^{-1}A^\top$ ：

$$AW^{-1}A^\top = AH^\top (HWH^\top)^{-1} HA^\top = \left((AA^\top)^{\frac{1}{2}}, \mathbf{0} \right) \begin{pmatrix} \widetilde{W}_{11} & \widetilde{W}_{12} \\ \widetilde{W}_{21} & \widetilde{W}_{22} \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} (AA^\top)^{\frac{1}{2}} \\ \mathbf{0} \end{pmatrix}$$

根据分块矩阵求逆公式，上式等于：

$$AW^{-1}A^\top = (AA^\top)^{\frac{1}{2}}\widetilde{W}_{11.2}^{-1}(AA^\top)^{\frac{1}{2}}$$

两边取逆，可得：

$$(AW^{-1}A^\top)^{-1} = (AA^\top)^{-\frac{1}{2}}\widetilde{W}_{11.2}(AA^\top)^{-\frac{1}{2}}$$

由于 $\widetilde{W}_{11.2} \sim W_k(m-p+k, I_k)$ ，由 Wishart 分布的线性变换性质：

$$(AW^{-1}A^\top)^{-1} \sim W_k(m-p+k, (AA^\top)^{-\frac{1}{2}}I_k(AA^\top)^{-\frac{1}{2}}) = W_k(m-p+k, (AA^\top)^{-1})$$

步骤二：证明一般情形 $\Sigma > 0$ 。

令 $U = \Sigma^{-\frac{1}{2}}W\Sigma^{-\frac{1}{2}} \sim W_p(m, I_p)$ ，则 $W^{-1} = \Sigma^{-\frac{1}{2}}U^{-1}\Sigma^{-\frac{1}{2}}$ 。代入目标式中：

$$(AW^{-1}A^\top)^{-1} = (A\Sigma^{-\frac{1}{2}}U^{-1}\Sigma^{-\frac{1}{2}}A^\top)^{-1}$$

令常数矩阵 $\widetilde{B} = A\Sigma^{-\frac{1}{2}}$ ，则上式可写为 $(\widetilde{B}U^{-1}\widetilde{B}^\top)^{-1}$ 。由步骤一的结论已知：

$$(\widetilde{B}U^{-1}\widetilde{B}^\top)^{-1} \sim W_k(m-p+k, (\widetilde{B}\widetilde{B}^\top)^{-1})$$

又因为 $(\widetilde{B}\widetilde{B}^\top)^{-1} = (A\Sigma^{-\frac{1}{2}}\Sigma^{-\frac{1}{2}}A^\top)^{-1} = (A\Sigma^{-1}A^\top)^{-1}$ 。故得证：

$$(AW^{-1}A^\top)^{-1} \sim W_k(m-p+k, (A\Sigma^{-1}A^\top)^{-1})$$

Exercise 6. (选) 假设 $W = (w_{ij}) \sim W_p(m)$ ，考虑 (Galton) 相关系数矩阵 $R = (r_{ij})$, $r_{ij} = \frac{w_{ij}}{\sqrt{w_{ii}w_{jj}}}$ ，试基于 Wishart 分布的概率密度以及变换：

$$\{w_{ij}, i \leq j\} \rightarrow \{r_{ij}, i < j; w_{11}, \dots, w_{pp}\}$$

的 Jacobian，证明 R 的概率密度函数（上三角 $p(p-1)/2$ 个元素的联合分布）为：

$$f(R) = \frac{(\Gamma(m/2))^p}{\Gamma_p(m/2)} |R|^{(m-p-1)/2}.$$

其中 $\Gamma_p(x) = \pi^{p(p-1)/4} \prod_{i=1}^p \Gamma(x - (i-1)/2)$ 。

Solution to Exercise 6.

标准 Wishart 分布 $W \sim W_p(m, I_p)$ 的概率密度函数为：

$$f_W(W) = \frac{1}{2^{mp/2}\Gamma_p(m/2)} |W|^{(m-p-1)/2} \exp\left(-\frac{1}{2}\text{tr}(W)\right)$$

其中 W 为正定对称矩阵。

我们引入相关系数矩阵 R 及对角线元素作为新变量。定义变换公式为：

$$w_{ij} = r_{ij}\sqrt{w_{ii}w_{jj}}, \quad (i \neq j)$$

$$w_{ii} = w_{ii}$$

令对角矩阵 $D = \text{diag}(w_{11}, \dots, w_{pp})$, 则 $W = D^{1/2} R D^{1/2}$ 。

首先计算行列式和迹的代换形式: 行列式为 $|W| = |D^{1/2} R D^{1/2}| = |D| \cdot |R| = (\prod_{i=1}^p w_{ii}) |R|$ 。
迹为 $\text{tr}(W) = \sum_{i=1}^p w_{ii}$ 。

接下来计算从 $\{w_{ij}, i \leq j\}$ 到 $\{r_{ij}, i < j; w_{11}, \dots, w_{pp}\}$ 变换的雅可比行列式 (Jacobian) 绝对值。这里提供两种计算方法:

方法一 (直接偏导数法):

对变换公式求偏导: 对于对角线元素: $\frac{\partial w_{ii}}{\partial w_{ii}} = 1$, $\frac{\partial w_{ii}}{\partial r_{kl}} = 0$ 。对于非对角线元素 ($i < j$): $\frac{\partial w_{ij}}{\partial r_{ij}} = \sqrt{w_{ii} w_{jj}}$, 且当 $(i, j) \neq (k, l)$ 时 $\frac{\partial w_{ij}}{\partial r_{kl}} = 0$ 。

如果我们将变量排布为先是对角线元素 w_{ii} , 再是非对角线元素 r_{ij} , 雅可比矩阵将是一个分块下三角矩阵, 其行列式的值就是主对角线上偏导数的乘积:

$$J = \prod_{i < j} \frac{\partial w_{ij}}{\partial r_{ij}} = \prod_{i < j} \sqrt{w_{ii} w_{jj}} = \prod_{i=1}^p w_{ii}^{(p-1)/2}$$

方法二 (外微分方法求 Jacobian):

记 $C = D^{1/2} = \text{diag}(\sqrt{w_{11}}, \dots, \sqrt{w_{pp}})$, 则 $W = C R C$, 两边求微分:

$$dW = dC R C + C dR C + C R dC$$

则:

$$C^{-1} dW C^{-1} = C^{-1} dC R + dR + R dC C^{-1} \quad (1)$$

由第 6 讲定理 A3, (1) 式左端的外积为:

$$(C^{-1} dW C^{-1}) = |C^{-1}|^{p+1} (dW) = \prod_{i=1}^p w_{ii}^{-(p+1)/2} (dW) \quad (2)$$

(1) 式右端的非对角元为 $dr_{ij}, i > j$, 对角线上 $dr_{ii} = 0$ 。另一方面:

$$dC = \text{diag}(d\sqrt{w_{11}}, \dots, d\sqrt{w_{pp}}) = \frac{1}{2} \text{diag}\left(\frac{dw_{11}}{\sqrt{w_{11}}}, \dots, \frac{dw_{pp}}{\sqrt{w_{pp}}}\right)$$

因此:

$$C^{-1} dC = dC C^{-1} = \frac{1}{2} \text{diag}\left(\frac{dw_{11}}{w_{11}}, \dots, \frac{dw_{pp}}{w_{pp}}\right)$$

所以 (1) 式右端的对角线为 $\text{diag}\left(\frac{dw_{11}}{w_{11}}, \dots, \frac{dw_{pp}}{w_{pp}}\right)$, 其外积为:

$$\prod_{i=1}^p w_{ii}^{-1} \bigwedge_{i=1}^p dw_{ii} \bigwedge_{i < j} dr_{ij} \quad (3)$$

令 (2)=(3), 我们得到:

$$\prod_{i=1}^p w_{ii}^{-(p+1)/2} (dW) = \prod_{i=1}^p w_{ii}^{-1} \bigwedge_{i=1}^p dw_{ii} \bigwedge_{i < j} dr_{ij}$$

整理得：

$$(dW) = \prod_{i=1}^p w_{ii}^{(p-1)/2} \bigwedge_{i=1}^p dw_{ii} \bigwedge_{i<j} dr_{ij}$$

所以 Jacobian 绝对值为 $J(W \rightarrow w_{ii}, r_{ij}) = \prod_{i=1}^p w_{ii}^{(p-1)/2}$ 。

现在，根据多元随机变量的密度变换法则，求出联合密度 $f(R, w_{11}, \dots, w_{pp})$ ：

$$\begin{aligned} f(R, w_{11}, \dots, w_{pp}) &= f_W(D^{1/2}RD^{1/2}) \cdot J \\ &= \frac{1}{2^{mp/2}\Gamma_p(m/2)} \left[\left(\prod_{i=1}^p w_{ii} \right) |R| \right]^{(m-p-1)/2} \exp\left(-\frac{1}{2} \sum_{i=1}^p w_{ii}\right) \prod_{i=1}^p w_{ii}^{(p-1)/2} \\ &= \frac{1}{2^{mp/2}\Gamma_p(m/2)} |R|^{(m-p-1)/2} \prod_{i=1}^p \left[w_{ii}^{(m-2)/2} \exp\left(-\frac{1}{2}w_{ii}\right) \right] \end{aligned}$$

为了得到边缘概率密度函数 $f(R)$ ，我们需要对所有的 $w_{ii} \in (0, \infty)$ 进行积分。注意到连乘积中的每一项关于 w_{ii} 的积分实际上与 Gamma 分布的核相对应：

$$\int_0^\infty w_{ii}^{(m-2)/2} \exp\left(-\frac{1}{2}w_{ii}\right) dw_{ii} = \Gamma(m/2)2^{m/2}$$

将 p 个积分项累乘：

$$\begin{aligned} f(R) &= \int_0^\infty \dots \int_0^\infty f(R, w_{11}, \dots, w_{pp}) dw_{11} \dots dw_{pp} \\ &= \frac{1}{2^{mp/2}\Gamma_p(m/2)} |R|^{(m-p-1)/2} \prod_{i=1}^p \left(\Gamma(m/2)2^{m/2} \right) \\ &= \frac{2^{mp/2}(\Gamma(m/2))^p}{2^{mp/2}\Gamma_p(m/2)} |R|^{(m-p-1)/2} \\ &= \frac{(\Gamma(m/2))^p}{\Gamma_p(m/2)} |R|^{(m-p-1)/2} \end{aligned}$$

这就是在 Wishart 矩阵对角元给定下生成的样本相关系数矩阵的边缘密度。故得证。