

## Homework 4

### 习题6

#### 4.

##### Note

设总体  $X \sim N_p(\mu, \Sigma)$ , 其中  $\mu = (\mu_1, \dots, \mu_p)'$  和  $\Sigma > 0$ . 假设  $x_1, \dots, x_n$  为来自  $p$  元正态总体  $X$  的一组独立同分布的简单随机样本, 且  $n > p$ . 记  $C$  为  $k \times p$  的常数矩阵和  $r$  为已知的  $k$  维向量, 且要求  $k < p$  和  $\text{rank}(C) = k$ . 试给出检验  $H_0: C\mu = r$  的检验统计量及其分布.

Sol. 考虑似然比统计量  $\lambda = \frac{\sup_{C\mu=r} f(x_1, \dots, x_n)}{\sup_{\mu} f(x_1, \dots, x_n)}$ ,

$$\begin{aligned} \text{其中 } f(x_1, \dots, x_n) &= \frac{1}{(2\pi)^{np/2} |\Sigma|^{n/2}} \text{etr} \left\{ -\frac{1}{2} \Sigma^{-1} \left( \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)(x_i - \mu)' \right) \right\} \\ &= \frac{1}{(2\pi)^{np/2} |\Sigma|^{n/2}} \text{etr} \left\{ -\frac{1}{2} \Sigma^{-1} (V + n(\bar{x} - \mu)(\bar{x} - \mu)') \right\}, \text{ V 为样本离差阵,} \end{aligned}$$

$$\text{即 } V = \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(x_i - \bar{x})'. \text{ 已知 } \hat{\mu}_{MLE} = \bar{x}, \hat{\Sigma}_{MLE} = \frac{V}{n}, \text{ 则 } \sup_{\mu} f(x_1, \dots, x_n) = \frac{1}{\left(\frac{2e\pi}{n}\right)^{\frac{np}{2}} |\bar{V}|^{\frac{n}{2}}}.$$

要使  $\sup_{C\mu=r} f(x_1, \dots, x_n)$  最小, 考虑  $\ln f' = -n \ln |\Sigma| - \text{tr}(\Sigma^{-1}(V + n(\bar{x} - \mu)(\bar{x} - \mu)'))$

$$\frac{\partial \ln f'}{\partial \Sigma} = -n \Sigma^{-1} + \Sigma^{-2} (V + n(\bar{x} - \mu)(\bar{x} - \mu)') = 0, \text{ 则 } \hat{\Sigma} = \frac{1}{n} (V + n(\bar{x} - \mu)(\bar{x} - \mu)'),$$

$$\begin{aligned} \sup_{C\mu=r} f(x_1, \dots, x_n) &= \sup_{C\mu=r} \frac{1}{\left(\frac{2e\pi}{n}\right)^{\frac{np}{2}} |(V + n(\bar{x} - \mu)(\bar{x} - \mu)')|^{\frac{n}{2}}} \\ \lambda &= \sup_{C\mu=r} \frac{|\bar{V}|^{\frac{n}{2}}}{|(V + n(\bar{x} - \mu)(\bar{x} - \mu)')|^{\frac{n}{2}}} = \sup_{C\mu=r} \frac{1}{|\bar{I}_p + nV^{-1}(\bar{x} - \mu)(\bar{x} - \mu)'|^{\frac{n}{2}}} \\ &= \sup_{C\mu=r} (1 + n(\bar{x} - \mu)' V^{-1} (\bar{x} - \mu))^{-\frac{n}{2}}, \text{ 等价于求 } \inf_{C\mu=r} (\bar{x} - \mu)' V^{-1} (\bar{x} - \mu) \text{ 即可.} \end{aligned}$$

$$\text{令 } L = (\bar{x} - \mu)' V^{-1} (\bar{x} - \mu) - t'(C\mu - r),$$

$$\begin{cases} \frac{\partial L}{\partial t} = C\mu - r = 0 \\ \frac{\partial L}{\partial \mu} = -2V^{-1}(\bar{x} - \mu) - C't = 0 \end{cases} \text{ 解得 } \begin{cases} t = 2(CVC')^{-1}(r - C\bar{x}) \\ \hat{\mu} = \bar{x} + VC'(CVC')^{-1}(r - C\bar{x}) \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \text{故 } \lambda &= (1 + n(r - C\bar{x})'(CVC')^{-1}CV \cdot V^{-1} \cdot VC'(CVC')^{-1}(r - C\bar{x}))^{-\frac{n}{2}} \\ &= (1 + n(C\bar{x} - r)'(CVC')^{-1}(C\bar{x} - r))^{-\frac{n}{2}} \end{aligned}$$

已知  $\bar{x} \sim N_p(\mu, \Sigma/n)$ ,  $V \sim W_p(n-1, \Sigma)$ , 则  $\sqrt{n}(C\bar{x} - r) \sim N_p(\sqrt{n}(C\mu - r), C\Sigma C')$   
 $CVC' \sim W_p(n-1, C\Sigma C')$ ,

故  $n(n-1)(C\bar{x} - r)'(CVC')^{-1}(C\bar{x} - r) \sim T^2(p, n-1, \sqrt{n}(C\mu - r))$ .

令  $T^2 = n(n-1)(C\bar{x} - r)'(CVC')^{-1}(C\bar{x} - r)$  为其检验统计量, 服从非中心  $T^2$  分布.

另  $\frac{n-p-1}{(n-2)p} T^2 \sim F_{p, n-p-1}(\delta)$  也可作为检验统计量, 服从非中心  $F$  分布,

其中  $\delta = n(n-1)(C\mu - r)'(C\Sigma C')^{-1}(C\mu - r)$ .

#### 5.

##### Note

设  $x_1, \dots, x_n$  为来自总体  $\mathbf{X} \sim N_p(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$  的独立同分布的简单随机样本, 其中  $\boldsymbol{\mu} = (\mu_1, \dots, \mu_p)$ ,  $\boldsymbol{\Sigma} > 0$  和  $n > p$ . 记样本均值为  $\bar{x}$ , 样本离差阵为  $\mathbf{V}$ . 考虑下面的假设问题:

$$H_0: \mu_1 = \mu_2 = \dots = \mu_p, \quad H_1: \mu_1, \dots, \mu_2, \dots, \mu_p \text{ 至少有一对不相等.}$$

令  $\mathbf{C}$  为  $(p-1) \times p$  的矩阵, 记为

$$\mathbf{C} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & 0 & -1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & 0 & 0 & \dots & -1 \end{pmatrix}.$$

则上面的假设等价于

$$H_0: \mathbf{C}\boldsymbol{\mu} = \mathbf{0}_{p-1}, \quad H_1: \mathbf{C}\boldsymbol{\mu} \neq \mathbf{0}_{p-1},$$

其中  $\mathbf{0}_{p-1}$  为  $p-1$  的零向量. 试求检验  $H_0$  的似然比统计量及其分布.

*Sol.* 由4.可知Hotelling  $T^2$  统计量  $T^2 = n(n-1)(\mathbf{C}\bar{x})'(\mathbf{CVC}')^{-1}(\mathbf{C}\bar{x}) \sim T^2(p, n-1, \sqrt{n}\mathbf{C}\boldsymbol{\mu})$ . 类似地,  $\frac{n-p-1}{(n-2)p}T^2 \sim F_{p, n-p-1}(\delta)$  也可作为检验统计量, 其中  $\delta = n(n-1)\boldsymbol{\mu}'\mathbf{C}'(\mathbf{C}\boldsymbol{\Sigma}\mathbf{C}')^{-1}\mathbf{C}\boldsymbol{\mu}$ .

## 8.

### Note

对两个  $p$  元正态总体  $N_p(\boldsymbol{\mu}_1, \boldsymbol{\Sigma})$  和  $N_p(\boldsymbol{\mu}_2, \boldsymbol{\Sigma})$ ,  $\boldsymbol{\Sigma}$  均值向量的检验问题, 试用似然比原理导出检验  $H_0: \boldsymbol{\mu}_1 = \boldsymbol{\mu}_2$  的似然比统计量及其分布.

Sol. 设  $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n$  与  $\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_m$  分别为来自总体  $N_p(\boldsymbol{\mu}_1, \boldsymbol{\Sigma})$  与  $N_p(\boldsymbol{\mu}_2, \boldsymbol{\Sigma})$  的独立同分布的简单随机样本.

$$f(\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n, \mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_m) = \frac{1}{(2\pi)^{\frac{(n+m)p}{2}} |\boldsymbol{\Sigma}|^{\frac{n+m}{2}}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \left( \sum_{i=1}^n (\mathbf{x}_i - \boldsymbol{\mu}_1)(\mathbf{x}_i - \boldsymbol{\mu}_1)' + \sum_{i=1}^m (\mathbf{y}_i - \boldsymbol{\mu}_2)(\mathbf{y}_i - \boldsymbol{\mu}_2)' \right) \right\}$$

$$\lambda = \frac{\sup_{\boldsymbol{\mu}_1 = \boldsymbol{\mu}_2} f(\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n, \mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_m)}{\sup_{\boldsymbol{\mu}_1, \boldsymbol{\mu}_2} f(\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n, \mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_m)}. \text{ 由 4. } \sup_{\boldsymbol{\mu}_1, \boldsymbol{\mu}_2} f(\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n, \mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_m) = \frac{1}{\left(\frac{2e\pi}{n+m}\right)^{\frac{(n+m)p}{2}} |\mathbf{V}_1 + \mathbf{V}_2|^{\frac{n+m}{2}}}.$$

$$\text{其中 } \mathbf{V}_1 = \sum_{i=1}^n (\mathbf{x}_i - \bar{\mathbf{x}})(\mathbf{x}_i - \bar{\mathbf{x}})', \mathbf{V}_2 = \sum_{i=1}^m (\mathbf{y}_i - \bar{\mathbf{y}})(\mathbf{y}_i - \bar{\mathbf{y}})'$$

当  $\boldsymbol{\mu}_1 = \boldsymbol{\mu}_2 = \boldsymbol{\mu}$  时,

$$\ln f' = -(n+m) \ln |\boldsymbol{\Sigma}| - \text{tr}(\boldsymbol{\Sigma}^{-1}(\mathbf{V}_1 + \mathbf{V}_2)) - n(\bar{\mathbf{x}} - \boldsymbol{\mu})' \boldsymbol{\Sigma}^{-1}(\bar{\mathbf{x}} - \boldsymbol{\mu}) - m(\bar{\mathbf{y}} - \boldsymbol{\mu})' \boldsymbol{\Sigma}^{-1}(\bar{\mathbf{y}} - \boldsymbol{\mu})$$

$$\text{令 } \frac{\partial \ln f'}{\partial \boldsymbol{\mu}} = n(\bar{\mathbf{x}} - \boldsymbol{\mu}) + m(\bar{\mathbf{y}} - \boldsymbol{\mu}) = 0, \text{ 得 } \hat{\boldsymbol{\mu}} = \frac{n\bar{\mathbf{x}} + m\bar{\mathbf{y}}}{n+m}, \frac{\partial^2 \ln f'}{\partial \boldsymbol{\mu}' \partial \boldsymbol{\mu}} = -(n+m) \mathbf{I}_p < 0,$$

故取  $\boldsymbol{\mu} = \hat{\boldsymbol{\mu}}$  时,  $\ln f' = -(n+m) \ln |\boldsymbol{\Sigma}| - \text{tr}(\boldsymbol{\Sigma}^{-1}(\mathbf{V}_1 + \mathbf{V}_2)) - \frac{nm}{n+m} (\bar{\mathbf{x}} - \bar{\mathbf{y}})' \boldsymbol{\Sigma}^{-1}(\bar{\mathbf{x}} - \bar{\mathbf{y}})$  为极大值

$$\text{令 } \frac{\partial \ln f'}{\partial \boldsymbol{\Sigma}} = -(n+m) \boldsymbol{\Sigma}^{-1} + (\mathbf{V}_1 + \mathbf{V}_2) \boldsymbol{\Sigma}^{-2} + \frac{nm}{n+m} (\bar{\mathbf{x}} - \bar{\mathbf{y}})(\bar{\mathbf{x}} - \bar{\mathbf{y}})' \boldsymbol{\Sigma}^{-2} = 0,$$

$$\hat{\boldsymbol{\Sigma}} = \frac{\mathbf{V}_1 + \mathbf{V}_2}{n+m} + \frac{nm}{(n+m)^2} (\bar{\mathbf{x}} - \bar{\mathbf{y}})(\bar{\mathbf{x}} - \bar{\mathbf{y}})',$$

$$\text{从而 } \sup_{\boldsymbol{\mu}_1 = \boldsymbol{\mu}_2} f(\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n, \mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_m) = \frac{1}{\left(\frac{2e\pi}{n+m}\right)^{\frac{(n+m)p}{2}} |\mathbf{V}_1 + \mathbf{V}_2 + \frac{nm}{n+m} (\bar{\mathbf{x}} - \bar{\mathbf{y}})(\bar{\mathbf{x}} - \bar{\mathbf{y}})'|^{\frac{n+m}{2}}},$$

$$\lambda = \frac{1}{|\mathbf{I}_p + \frac{nm}{n+m} (\bar{\mathbf{x}} - \bar{\mathbf{y}})'(\bar{\mathbf{x}} - \bar{\mathbf{y}})(\mathbf{V}_1 + \mathbf{V}_2)^{-1}|^{\frac{n+m}{2}}} = \left(1 + \frac{nm}{n+m} (\bar{\mathbf{x}} - \bar{\mathbf{y}})(\mathbf{V}_1 + \mathbf{V}_2)^{-1}(\bar{\mathbf{x}} - \bar{\mathbf{y}})'\right)^{-\frac{n+m}{2}}.$$

$\lambda$  为似然比统计量, 进一步,

已知  $\bar{\mathbf{x}} \sim N_p(\boldsymbol{\mu}_1, \boldsymbol{\Sigma}/n)$ ,  $\bar{\mathbf{y}} \sim N_p(\boldsymbol{\mu}_2, \boldsymbol{\Sigma}/m)$ ,  $\mathbf{V}_1 \sim W_p(n-1, \boldsymbol{\Sigma})$ ,  $\mathbf{V}_2 \sim W_p(m-1, \boldsymbol{\Sigma})$ ,

则  $\sqrt{\frac{nm}{n+m}}(\bar{\mathbf{x}} - \bar{\mathbf{y}}) \sim N_p\left(\sqrt{\frac{nm}{n+m}}(\boldsymbol{\mu}_1 - \boldsymbol{\mu}_2), \boldsymbol{\Sigma}\right)$ ,  $\mathbf{V}_1 + \mathbf{V}_2 \sim W_p(n+m-2, \boldsymbol{\Sigma})$ .

$$\text{令 } T^2 = \frac{(n+m-2)nm}{n+m} (\bar{\mathbf{x}} - \bar{\mathbf{y}})(\bar{\mathbf{x}} - \bar{\mathbf{y}})' \sim T^2\left(p, n+m-2, \sqrt{\frac{nm}{n+m}}(\boldsymbol{\mu}_1 - \boldsymbol{\mu}_2)\right)$$

$$\text{另 } \frac{n+m-p-2}{p(n+m-3)} T^2 \sim F_{p, n+m-p-2}(\delta), \text{ 其中 } \delta = \frac{(n+m-2)nm}{n+m} (\boldsymbol{\mu}_1 - \boldsymbol{\mu}_2)' \boldsymbol{\Sigma}^{-1}(\boldsymbol{\mu}_1 - \boldsymbol{\mu}_2).$$

## 11.

### Note

某项研究确定运动或膳食补充是否会减缓妇女的骨质流失, 研究人员通过光子吸收法测量了实验前和实验1年后骨骼中的矿物质含量. 表6.8是对参与该项目实验前25个个体和参与该项目实验1年后24个个体骨骼中的矿物质含量数据, 记录了3个骨骼主力侧和非主力侧上矿物质含量, 其中  $X_1$  表示主力侧的桡骨、 $X_2$  表示桡骨、 $X_3$  表示主力侧的肱骨、 $X_4$  表示肱骨、 $X_5$  表示主力侧的尺骨、 $X_6$  表示尺骨中矿物质的含量. 假设

$\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_6)' \sim N_6(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$ .

(1) 分别绘制实验前数据和实验1年后数据的矩阵散点图;

(2) 给定显著性水平  $\alpha = 0.5$ , 检验经过实验后骨骼中的矿物质是否有流失?

(3) 构造均值差95%的同时置信区间和Bonferroni置信区间;

(4) 给定显著性水平  $\alpha = 0.5$ , 分别对实验前和实验后的数据进行独立性检验. 首先对随机向量  $\mathbf{X}$  和协方差矩阵  $\boldsymbol{\Sigma}$  进行如下剖分:

$$\mathbf{X} = \begin{pmatrix} \mathbf{X}^{(1)} \\ \mathbf{X}^{(2)} \\ \mathbf{X}^{(3)} \end{pmatrix}, \quad \boldsymbol{\mu} = \begin{pmatrix} \boldsymbol{\mu}^{(1)} \\ \boldsymbol{\mu}^{(2)} \\ \boldsymbol{\mu}^{(3)} \end{pmatrix}, \quad \boldsymbol{\Sigma} = \begin{pmatrix} \boldsymbol{\Sigma}_{11} & \boldsymbol{\Sigma}_{12} & \boldsymbol{\Sigma}_{13} \\ \boldsymbol{\Sigma}_{21} & \boldsymbol{\Sigma}_{22} & \boldsymbol{\Sigma}_{23} \\ \boldsymbol{\Sigma}_{31} & \boldsymbol{\Sigma}_{32} & \boldsymbol{\Sigma}_{33} \end{pmatrix},$$

其中  $\mathbf{X}^{(1)} = (X_1, X_2)'$ ,  $\mathbf{X}^{(2)} = (X_3, X_4)'$ ,  $\mathbf{X}^{(3)} = (X_5, X_6)'$ . 考虑如下的检验问题:

$$H_0: \boldsymbol{\Sigma}_{12} = \mathbf{0}, \boldsymbol{\Sigma}_{13} = \mathbf{0}, \boldsymbol{\Sigma}_{23} = \mathbf{0}, \quad H_1: \boldsymbol{\Sigma}_{12}, \boldsymbol{\Sigma}_{13}, \boldsymbol{\Sigma}_{23} \text{ 不全为 } \mathbf{0} \text{ 矩阵}.$$

表6.8骨骼中的矿物质含量数据

$X_1$	$X_2$	$X_3$	$X_4$	$X_5$	$X_6$	$X_1$	$X_2$	$X_3$	$X_4$	$X_5$	$X_6$
1.103	1.052	2.139	2.238	0.873	0.872	1.027	1.051	2.268	2.246	0.869	0.964
0.842	0.859	1.873	1.741	0.590	0.744	0.857	0.817	1.718	1.710	0.602	0.689
0.925	0.873	1.887	1.809	0.767	0.713	0.875	0.880	1.953	1.756	0.765	0.738
0.857	0.744	1.739	1.547	0.706	0.674	0.873	0.698	1.668	1.443	0.761	0.698
0.795	0.809	1.734	1.715	0.549	0.654	0.811	0.813	1.643	1.661	0.551	0.619
0.787	0.779	1.509	1.474	0.782	0.571	0.640	0.734	1.396	1.378	0.753	0.515
0.933	0.880	1.695	1.656	0.737	0.803	0.947	0.865	1.851	1.686	0.708	0.787
0.799	0.851	1.740	1.777	0.618	0.682	0.886	0.806	1.742	1.815	0.687	0.715
0.945	0.876	1.811	1.759	0.853	0.777	0.991	0.923	1.931	1.776	0.844	0.656
0.921	0.906	1.954	2.009	0.823	0.765	0.977	0.925	1.933	2.106	0.869	0.789
0.792	0.825	1.624	1.657	0.686	0.668	0.825	0.826	1.609	1.651	0.654	0.726
0.815	0.751	2.204	1.846	0.678	0.546	0.851	0.765	2.352	1.980	0.692	0.526
0.755	0.724	1.508	1.458	0.662	0.595	0.770	0.730	1.470	1.420	0.670	0.580
0.880	0.866	1.786	1.811	0.810	0.819	0.912	0.875	1.846	1.809	0.823	0.773
0.900	0.838	1.902	1.606	0.723	0.677	0.905	0.826	1.842	1.579	0.746	0.729
0.764	0.757	1.743	1.794	0.586	0.541	0.756	0.727	1.747	1.860	0.656	0.506
0.733	0.748	1.863	1.869	0.672	0.752	0.765	0.764	1.923	1.941	0.693	0.740
0.932	0.898	2.028	2.032	0.836	0.805	0.932	0.914	2.190	1.997	0.883	0.785
0.856	0.786	1.390	1.324	0.578	0.610	0.843	0.782	1.242	1.228	0.577	0.627
0.890	0.950	2.187	2.087	0.758	0.718	0.879	0.906	2.164	1.999	0.802	0.769
0.688	0.532	1.650	1.378	0.533	0.482	0.673	0.537	1.573	1.330	0.540	0.498
0.940	0.850	2.334	2.225	0.757	0.731	0.949	0.900	2.130	2.159	0.804	0.779
0.493	0.616	1.037	1.268	0.546	0.615	0.463	0.637	1.041	1.265	0.570	0.634
0.835	0.752	1.509	1.422	0.618	0.664	0.776	0.743	1.442	1.411	0.585	0.640
0.915	0.936	1.971	1.869	0.869	0.868						

## 14

## Note

自己设计一个模拟例子,编写程序,对6.5.2节介绍的球形检验问题进行模拟研究.