

# 多元分析：第九周作业

蒋翌坤 20307100013

## 《实用多元统计分析》P259: 6.11

令  $p \times 1$  向量  $\{X_{11}, X_{12}, \dots, X_{1n_1}\}, \{X_{21}, X_{22}, \dots, X_{2n_2}\}$  为分别来自正态总体  $N_p(\mu_1, \Sigma), N_p(\mu_2, \Sigma)$  的样本，由于这些样本都是互相独立的，于是，

令  $n_1 + n_2 = n$ ，有，

$$L(\mu_1, \mu_2, \Sigma) = \frac{1}{(2\pi)^{np/2} |\Sigma|^{n/2}} \exp \left\{ -tr \left\{ \Sigma^{-1} \left[ \sum_{j=1}^{n_1} (x_{1j} - \bar{x}_1)(x_{1j} - \bar{x}_1)' + n_1(\bar{x}_1 - \mu_1)(\bar{x}_1 - \mu_1)' + \sum_{j=1}^{n_2} (x_{2j} - \bar{x}_2)(x_{2j} - \bar{x}_2)' + n_2(\bar{x}_2 - \mu_2)(\bar{x}_2 - \mu_2)' \right] \right\} / 2 \right\}$$

其中，

$$\begin{aligned} & tr \left\{ \Sigma^{-1} \left[ \sum_{j=1}^{n_1} (x_{1j} - \bar{x}_1)(x_{1j} - \bar{x}_1)' + n_1(\bar{x}_1 - \mu_1)(\bar{x}_1 - \mu_1)' + \sum_{j=1}^{n_2} (x_{2j} - \bar{x}_2)(x_{2j} - \bar{x}_2)' + n_2(\bar{x}_2 - \mu_2)(\bar{x}_2 - \mu_2)' \right] \right\} \\ &= tr \left\{ \Sigma^{-1} \left[ \sum_{j=1}^{n_1} (x_{1j} - \bar{x}_1)(x_{1j} - \bar{x}_1)' + \sum_{j=1}^{n_2} (x_{2j} - \bar{x}_2)(x_{2j} - \bar{x}_2)' \right] \right\} \\ & \quad + n_1(\bar{x}_1 - \mu_1)' \Sigma^{-1} (\bar{x}_1 - \mu_1) + n_2(\bar{x}_2 - \mu_2)' \Sigma^{-1} (\bar{x}_2 - \mu_2) \end{aligned}$$

对于  $\mu_1$ ， $n_1(\bar{x}_1 - \mu_1)' \Sigma^{-1} (\bar{x}_1 - \mu_1) \geq 0$ ，当仅当  $\mu_1 = \bar{x}_1$  取最小，此时， $L(\mu_1, \mu_2, \Sigma)$  达到最大。因此， $\hat{\mu}_1 = \bar{x}_1$ 。同理可得  $\hat{\mu}_2 = \bar{x}_2$ 。

由结论 4.10 有

$$b = \frac{n}{2} = \frac{n_1 + n_2}{2}$$

$$B = \sum_{j=1}^{n_1} (x_{1j} - \bar{x}_1)(x_{1j} - \bar{x}_1)' + n_1(\bar{x}_1 - \mu_1)(\bar{x}_1 - \mu_1)' + \sum_{j=1}^{n_2} (x_{2j} - \bar{x}_2)(x_{2j} - \bar{x}_2)' + n_2(\bar{x}_2 - \mu_2)(\bar{x}_2 - \mu_2)'$$

于是，

$$\begin{aligned} \hat{\Sigma} &= \frac{1}{n} \left[ \sum_{j=1}^{n_1} (x_{1j} - \bar{x}_1)(x_{1j} - \bar{x}_1)' + \sum_{j=1}^{n_2} (x_{2j} - \bar{x}_2)(x_{2j} - \bar{x}_2)' \right] \\ &= \frac{1}{n_1 + n_2} [(n_1 - 1)S_1 + (n_2 - 1)S_2] \\ &= \frac{n_1 + n_2 - 2}{n_1 + n_2} S_p \end{aligned}$$

## 《实用多元统计分析》P266: 6.21

a

这里的融合是

$$S_p = \frac{n_1 - 1}{n_1 + n_2 - 2} S_1 + \frac{n_2 - 1}{n_1 + n_2 - 2} S_2 = \frac{1}{2} (S_1 + S_2)$$

由于  $n_1, n_2$  比较小, 这种融合需要假设两样本来自正态总体且  $\Sigma_1 = \Sigma_2 = \Sigma$ 。而通过  $S_1, S_2$  的比较来看, 可以发现两样本的协方差差距很大, 可以推测两总体的协方差差距也很大。因此, 这种融合是不合理的。

b

$$T^2 = (\bar{X}_1 - \bar{X}_2)' \left[ \left( \frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right) S_p \right]^{-1} (\bar{X}_1 - \bar{X}_2) = 0.158$$

而,

$$\frac{(n_1 + n_2 - 2)p}{n_1 + n_2 - p - 1} F_{p, n_1 + n_2 - p - 1}(\alpha) = \frac{38 \times 2}{37} F_{2, 37}(0.05) = 6.68 > 0.158 = T^2$$

因此, 在  $\alpha = 0.05$  的显著性水平下, 不能拒绝原假设  $H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0$ 。因此, 债券为 Aa 级的公司与债券为 Baa 级的公司的财务特征没有显著差异。

c

对各分量求 95% 置信区间:

$$(\mu_{1i} - \mu_{2i}) : (\bar{X}_{1i} - \bar{X}_{2i}) \pm \sqrt{6.68 \times \left( \frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right) s_{ii,p}}$$

可得

$$\begin{array}{ll} \mu_{11} - \mu_{21} : [-0.80, 0.57] & \mu_{12} - \mu_{22} : [1.62, 9.27] \\ \mu_{13} - \mu_{23} : [-0.31, -0.04] & \mu_{14} - \mu_{24} : [-2.80, 6.78] \end{array}$$

可以发现  $\mu_{12} - \mu_{22}$  和  $\mu_{13} - \mu_{23}$  的 95% 置信区间内不包含 0。因此, 导致  $H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0$  被拒绝的均值分量为  $[\mu_{12} - \mu_{22}, \mu_{13} - \mu_{23}]' = a(\mu_1 - \mu_2)$ , 其中,  $a = [0, 1, 1, 0]'$ 。

d

由于  $X_1, X_4$  对应的财务比率指标对于两类公司没有显著差异, 而  $X_2, X_3$  对应的财务比率指标对于两类公司有显著差异, 因此, 可以说在对债券的评级中,  $X_1, X_4$ : 流动比率和股本收益率没用, 而  $X_2, X_3$ : 长期利率和负债与股权比有用。

e

结论不会变。利用 (6-27) 式,  $T^2$  变为,

$$T^2 = (\bar{X}_1 - \bar{X}_2)' \left[ \frac{1}{n_1} S_1 + \frac{1}{n_2} S_2 \right]^{-1} (\bar{X}_1 - \bar{X}_2)$$

因为两样本  $n_1 = n_2 = 20$ , 所以  $\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right) S_p = \frac{1}{n_1} S_1 + \frac{1}{n_2} S_2$ , 因此, 这里的  $T^2$  与融合方法得到的  $T^2$  相同, 为 0.158。

而  $\min(n_1, n_2) \leq v \leq n_1 + n_2$ ,

$$\min\left(\frac{vp}{v-p-1} F_{p,v-p-1}(\alpha)\right) = \frac{40 \times 2}{37} F_{2,37}(0.05) = 7.03 > 0.158 = T^2$$

当  $v = n_1 + n_2$ , 取到最小值。因此, (b) 中结论不会变。