

# MULTIVARIATE STATISTIK

<http://www.statistik.tuwien.ac.at/lv-guide>

BLATT 11

WINTERSEMESTER 2012/13

- 60) Für multinomiale Beobachtung  $X = (X_1, \dots, X_k) \sim M_{n, \theta_1, \dots, \theta_k}$  beschreibe man die Vorgehensweise bei der Diskriminanzanalyse mit Bayes- bzw. Maximum-Likelihood-Regel, wenn
- $g$  Gruppen mit Parametervektoren  $\theta^{(i)} \in \mathbb{R}^k$  für  $i = 1, \dots, g$  vorliegen,
  - für  $k = 3$ ,  $n = 10$  und  $g = 3$  Gruppen mit

$$\theta^{(1)} = (1/3, 1/3, 1/3) \quad \theta^{(2)} = (1/6, 1/3, 1/2) \quad \theta^{(3)} = (1/2, 1/6, 1/3)$$

berechne man die Gesamtfehlerrate für a-priori Gewichte  $p(1) = p(2) = p(3) = 1/3$  bzw.  $p(1) = 0.4 = p(2)$  und  $p(3) = 0.2$ .

- 61) Zu den  $k = 3$  Gruppen aus Beispiel 61 bestimme man die Zerlegung  $(D_1, D_2, D_3)$  und skizziere die Zerlegung in  $\mathbb{R}^2$ .
- 62) Man zeige, daß die Varianz einer beliebigen *standardisierten Linearkombination*  $a^\top X$  des stochastischen Vektors  $X \in \mathbb{R}^p$  nicht kleiner als die Varianz der  $p$ -ten Hauptkomponente ist.
- 63) Für die folgende Datenmatrix  $\mathbf{X}$  sollen die ersten beiden Hauptkomponenten berechnet werden.

$\mathbf{X}$ :	11.8	1.7	26.7	16.5
	10.8	1.9	30.1	20.6
	9.5	4.6	30.8	12.3
	10	4.5	24.2	3.6
	9.8	3.5	18.1	21.1
	9.4	5.1	28.1	16.3
	10.3	3.6	31.4	9.7
	9.9	1.9	23.1	18.3
	11.5	2.8	28.1	19.6
	9	2.6	15.5	25.1
	9.4	-2.5	16.6	13.8
	9.2	0.7	16.2	24.7
	8.5	1.3	12.3	13.4
	9.7	0.2	20.7	18.3
	9.9	0.5	28.3	23.8
	9.8	0.4	18.8	13.7
	9.9	1.7	24.6	17.6
	10.2	6.1	24	16
	10.7	-0.6	27.6	25.6
	10.6	4	26.7	21

(File: U12\_Daten63)

- 64) Wieviel Anteil an der Gesamtvarianz haben die ersten beiden Hauptkomponenten aus Beispiel 64?
- 65) Das Regressionsmodell mit zentrierten Regressoren  $\bar{x} = 0$  mit dem Mittelvektor der Regressoren  $\bar{x} \in \mathbb{R}^{p+1}$  sei

$$Y = \mathbf{X}\theta + \epsilon$$

Man verwende die Hauptkomponentenmethode für die Regressoren um auf orthogonale Regressoren zu transformieren.

ANLEITUNG: Man betrachte die Designmatrix  $\mathbf{X}$  als "Datenmatrix" und verwende die Singulärwertzerlegung der Kovarianzmatrix  $\mathbf{X}^\top \mathbf{X}$  für eine geänderte Designmatrix  $\tilde{\mathbf{X}}$ .