

## Kapitel VIII

# Rangstatistiken und lokal asymptotische Normalität: ein Zweistichprobenproblem

Reinhard Höpfner

Vorlesung Mathematische Statistik, Winter 2004/2005 und Sommer 2005

Institut für Mathematik, FB 08, Johannes Gutenberg Universität Mainz

17.06.05

## Übersicht zu Kapitel VIII :

### A. LAN und Schärfe von Rangtests

Ein Zweistichprobenproblem 8.1

Festlegung von Rangtests mit Niveau  $\alpha$  8.2

Bemerkung zu den Grenzen der Neyman-Pearson-Theorie 8.3

Hauptsatz: ein '2. Le Cam-Lemma' für das Zweistichprobenproblem 8.4–8.5

Asymptotik von Rangtests: Stabilisierungsbedingung 8.6

Zentrierte und skalierte Rangstatistik 8.7

Hauptsatz: Existenz einer Vergleichsstatistik 8.8–8.9

Die Rangstatistik unter benachbarten Alternativen 8.10–8.11

Gütefunktion des Rangtests unter benachbarten Alternativen 8.12

Obere Schranken für die Gütefunktion, Erreichbarkeit dieser Schranken 8.13–8.13'

Lokal asymptotisch beste Rangtests auf speziellen einparametrischen Pfaden 8.14

Grundsätzliche Nicht-Vergleichbarkeit von Rangtests im Zweistichprobenproblem 8.15

Ein Zahlenbeispiel 8.16

### B. Beweis von Hauptsatz 8.8

Zur Verteilung von Ordnungsstatistiken 8.17

Verschiedene Hilfsresultate 8.18–8.21

Beweis des Hauptsatzes 8.8 8.22

## A. LAN und Schärfe von Rangtests

**8.1 Ein Zweistichprobenproblem:** A) Betrachtet wird das folgende Zweistichprobenproblem: man hat unabhängige ZV

$$(+) \quad X_1, \dots, X_m, X_{m+1}, \dots, X_n, \quad n = 2m,$$

so daß mit unbekanntem  $F \in \mathcal{F}_c$ , der Klasse aller stetigen Verteilungsfunktionen auf  $\mathbb{R}$ , und mit unbekanntem Verschiebungsparametern  $\mu_i \in \mathbb{R}$ ,  $i = 1, 2$ , die Aussage

$$X_i \sim F(\cdot - \mu_1), \quad 1 \leq i \leq m, \quad X_i \sim F(\cdot - \mu_2), \quad m+1 \leq i \leq n$$

gilt. In äquivalenter Formulierung: man hat

$$(X_1, \dots, X_m, X_{m+1}, \dots, X_n) \stackrel{d}{=} (Y_1 + \mu_1, \dots, Y_m + \mu_1, Y_{m+1} + \mu_2, \dots, Y_n + \mu_2)$$

mit  $Y_1, \dots, Y_n$  iid  $\sim F \in \mathcal{F}_c$ , und mit  $\mu_1, \mu_2 \in \mathbb{R}$ . Aufgrund der Beobachtung (+) soll eine Entscheidung zwischen den Hypothesen

$$\mathcal{H} : \mu_1 \leq \mu_2 \quad \text{vs.} \quad \mathcal{K} : \mu_1 > \mu_2$$

getroffen werden. Da  $F \in \mathcal{F}_c$  unbekannt ist, benutzt man Rangstatistiken. Der *Rang* der Beobachtung  $X_i$  in der Gesamtstichprobe (+) ist

$$R_i := \sum_{\ell=1}^n 1_{\{X_\ell \leq X_i\}} = \sum_{\ell=1}^n 1_{(-\infty, X_i]}(X_\ell), \quad 1 \leq i \leq n.$$

Dies ist die Zahl aller Beobachtungen in (+), die  $X_i$  nicht übersteigen. Ist nun der Verschiebungsparameter  $\mu_1$  im ersten Block von (+) größer als der Verschiebungsparameter  $\mu_2$  im zweiten, so sollten die Beobachtungen  $X_1, \dots, X_m$  des ersten Blocks tendenziell höhere Ränge in der Gesamtstichprobe (+) einnehmen als die Beobachtungen  $X_{m+1}, \dots, X_n$  des zweiten Blocks. Mit einer Rangstatistik  $S$  der Form

$$S := \sum_{i=1}^m a(R_i), \quad a : \{1, 2, \dots, n\} \rightarrow \mathbb{R} \quad \text{nichtfallend}$$

mißt man diese Verschiebung der Ränge, und kann einen Test für  $\mathcal{H}$  gegen  $\mathcal{K}$  als Rangtest

$$\varphi := (1_{(c, \infty)} + \gamma 1_{\{c\}}) \circ S, \quad c \in \mathbb{R}, \quad \gamma \in [0, 1]$$

ansetzen. Bekannte Beispiele sind der *Wilcoxon-Test*

$$S := \sum_{i=1}^m R_i, \quad \text{mit} \quad a(\cdot) = \text{id},$$

der *Median-Test*

$$S := \sum_{i=1}^m 1_{\{R_i > \frac{n+1}{2}\}} = \sum_{i=1}^m a(R_i) \quad \text{mit} \quad a(k) = 1_{(\frac{1}{2}, 1)}\left(\frac{k}{n+1}\right), \quad 1 \leq k \leq n$$

und der *van der Waerden-Test*

$$S := \sum_{i=1}^m \Phi^{-1}\left(\frac{R_i}{n+1}\right), \quad \Phi(\cdot) \text{ die Verteilungsfunktion von } \mathcal{N}(0, 1).$$

B) Wir präzisieren die Problemstellung aus A). Das in A) betrachtete statistische Modell kann äquivalent geschrieben werden als

$$\left( \Omega', \mathcal{A}', \mathcal{P} := \left\{ P_{F, \mu} := \left[ \bigotimes_{i=1}^m F(\cdot - \mu) \right] \otimes \left[ \bigotimes_{i=m+1}^n F(\cdot + \mu) \right] : \mu \in \mathbb{R}, F \in \mathcal{F}_c \right\} \right)$$

womit einer der Verschiebungsparameter aus A) eingespart ist. Hierbei ist

$$\Omega' := \left\{ (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n : \text{es gilt } x_i \neq x_j \text{ für alle } i \neq j \right\} \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^n)$$

der um 'Mehrfachbeobachtungen' (die wegen  $F \in \mathcal{F}_c$  nur mit Wahrscheinlichkeit 0 vorkommen) bereinigte  $\mathbb{R}^n$ , mit Spur- $\sigma$ -Algebra  $\mathcal{A}'$ . Wir schreiben  $(X_1, \dots, X_m, X_{m+1}, \dots, X_n)$  für die kanonische Variable auf  $(\Omega', \mathcal{A}')$ . Die Hypothesen aus A) haben als Teilmengen von  $\mathcal{P}$  die Gestalt

$$\mathcal{H} = \{P_{F, \mu} : F \in \mathcal{F}_c, \mu \leq 0\} \quad \text{vs.} \quad \mathcal{K} = \{P_{F, \mu} : F \in \mathcal{F}_c, \mu > 0\}$$

und der *Rand der Hypothesen* ist

$$\mathcal{H}_0 := \{P_{F, 0} : F \in \mathcal{F}_c\}.$$

Für jedes feste  $F \in \mathcal{F}_c$  entsteht 'eindimensional' ein parametrisches Submodell

$$\mathcal{P}^F := \{P_{F, \mu} : \mu \in \mathbb{R}\}.$$

C) Die folgende einfache Aussage ist die Grundlage aller elementaren Betrachtungen über Rangstatistiken: für jedes  $P \in \mathcal{H}_0$  besteht die *Gesamtstichprobe*  $(X_1, \dots, X_m, X_{m+1}, \dots, X_n)$  in (+) aus iid Beobachtungen, folglich gilt

$$\forall F \in \mathcal{F}_c : \mathcal{L}((R_1, \dots, R_n) | P_{F, 0}) = \text{Gleichverteilung auf } \mathcal{S}_n$$

wobei  $\mathcal{S}_n$  die Gruppe aller Permutationen von  $n$  Gegenständen bezeichnet. Unter  $P \in \mathcal{H}_0$  ist also das Tupel der Ränge  $(R_1, \dots, R_n)$  eine zufällig gewählte Permutation  $\pi \in \mathcal{S}_n$ .  $\square$

**8.2 Hilfssatz:** Zu jedem nichtfallenden  $a(\cdot) : \{1, 2, \dots, n\} \rightarrow \mathbb{R}$  und zu jedem vorgegebenen  $\alpha \in (0, 1)$  gibt es  $c_\alpha \in \mathbb{R}$  und  $\gamma_\alpha \in [0, 1]$  so daß der Rangtest

$$\varphi := \left( 1_{(c_\alpha, \infty)} + \gamma_\alpha 1_{\{c_\alpha\}} \right) \circ S \quad \text{mit} \quad S = \sum_{i=1}^m a(R_i)$$

unverfälscht ist für  $\mathcal{H}$  gegen  $\mathcal{K}$  mit Niveau  $\alpha$ : es gilt

$$E_P(\varphi) = \alpha \quad \text{für jedes } P \in \mathcal{H}_0 ,$$

$$E_P(\varphi) \leq \alpha \quad \text{für jedes } P \in \mathcal{H} , \quad E_P(\varphi) \geq \alpha \quad \text{für jedes } P \in \mathcal{K} .$$

**Beweis:** 1) Beachte zunächst:  $S$  kann nur endlich viele Werte annehmen. Unter  $P_{F,\mu}$  gilt

$$(X_1, \dots, X_m, X_{m+1}, \dots, X_n) \stackrel{d}{=} (Y_1 + \mu, \dots, Y_m + \mu, Y_{m+1} - \mu, \dots, Y_n - \mu)$$

für  $F \in \mathcal{F}_c$ ,  $\mu \in \mathbb{R}$ , also sind wegen Monotonie von  $a(\cdot)$  alle Abbildungen

$$\mu \longrightarrow P_{F,\mu}(S \geq x) \quad , \quad \mu \longrightarrow P_{F,\mu}(S > x)$$

nichtfallend, für beliebiges festes  $x$ . Damit sind Gütefunktionen von Tests  $\varphi$  wie in 8.1 A) bei festgehaltenem  $F \in \mathcal{F}_c$

$$\mu \longrightarrow E_{P_{F,\mu}}(\varphi) = (1 - \gamma) P_{F,\mu}(S > c) + \gamma P_{F,\mu}(S \geq c)$$

nichtfallend.

2) Wegen 8.1 C) hängt auf dem Rand  $\mathcal{H}_0$  der Hypothesen der Wert  $E_{P_{F,0}}(\varphi)$  nicht von der zugrundeliegenden Verteilungsfunktion  $F \in \mathcal{F}_c$  ab. Also ist nach Schritt 1) jeder Test  $\varphi$  wie in 8.1 A) unverfälscht für  $\mathcal{H}$  gegen  $\mathcal{K}$ .

3) Seien  $y_1 > y_2 > \dots > y_k$  die möglichen (verschiedenen) Werte der Statistik  $S$  in absteigender Reihenfolge. Durch einfaches 'Auszählen' auf  $\mathcal{S}_n$  bestimmt man daher – unabhängig von  $F \in \mathcal{F}_c$  wegen 2) – die Wahrscheinlichkeiten  $P_{F,0}(S \geq y_j)$  sukzessiv in  $j = 1, 2, \dots, k$ , und setzt

$$c_\alpha := \max \{ y_j : P_{F,0}(S \geq y_j) > \alpha \} \quad , \quad \gamma_\alpha := \frac{\alpha - P_{F,0}(S > c_\alpha)}{P_{F,0}(S = c_\alpha)}$$

(mit Konvention  $\frac{0}{0} := 0$  für  $\gamma_\alpha$ ). Damit ist der Hilfssatz bewiesen. □

Was kann man über die Schärfe von Rangtests aussagen? Angesichts der komplexen Struktur der Alternative  $\mathcal{K}$  gibt es keinerlei Hoffnung, die Schärfe  $E_P(\varphi)$  eines Rangtests  $\varphi$  nach 8.2 explizit

an beliebigen Stellen  $P \in \mathcal{K}$  berechnen zu können.

**8.3 Bemerkung:** Neyman-Pearson-Argumente (der aus klassischen parametrischen Modellen vertrauten Art) können auf der Suche nach guten Tests für  $\mathcal{H}$  gegen  $\mathcal{K}$  nicht weiterhelfen.

i) Betrachte einen Punkt  $P = P_{F,\mu} \in \mathcal{K}$  mit  $\mu > 0$  und mit  $F \in \mathcal{F}_c$ . Als Test der einfachen Hypothese  $\{P_{F,0}\}$  gegen die einfache Alternative  $\{P_{F,\mu}\}$  zum Niveau  $\alpha$  unterliegt der Rangtest  $\varphi$  aus 8.2 notwendig dem Neyman-Pearson Test

$$\varphi^* = \left\{ \begin{array}{ll} 1 & \text{auf } \left\{ L_F^{\mu/0} > \tilde{c}_\alpha \right\} \\ 0 & \text{auf } \left\{ L_F^{\mu/0} < \tilde{c}_\alpha \right\} \\ \tilde{\gamma}_\alpha & \text{auf } \left\{ L_F^{\mu/0} = \tilde{c}_\alpha \right\} \end{array} \right\}$$

zu demselben Niveau  $\alpha$ , welcher mit dem Dichtequotienten  $L_F^{\mu/0}$  von  $P_{F,\mu}$  zu  $P_{F,0}$  auf  $(\Omega', \mathcal{A}')$  arbeitet; hierbei ist gesetzt (mit Konvention  $\frac{0}{0} := 0$  für  $\tilde{\gamma}_\alpha$ )

$$\tilde{c}_\alpha := \sup\{y : P_{F,0}(L_{n,F}^{\mu/0} \geq y) > \alpha\} \quad , \quad \tilde{\gamma}_\alpha := \frac{\alpha - P_{F,0}(L_{n,F}^{\mu/0} > \tilde{c}_\alpha)}{P_{F,0}(L_{n,F}^{\mu/0} = \tilde{c}_\alpha)} .$$

Dieser Neyman-Pearson Test  $\varphi^*$  ist auf die konkrete Wahl von  $F$  und  $\mu$  zugeschnitten. Nicht einmal im 'einfachsten' Fall  $F \ll \lambda$  mit stetiger und strikt positiver Dichte  $f = \frac{dF}{d\lambda}$ , in dem

$$L_{n,F}^{\mu/0}(x_1, \dots, x_n) = \frac{\prod_{i=1}^m f(x_i - \mu) \prod_{i=m+1}^n f(x_i + \mu)}{\prod_{i=1}^n f(x_i)}$$

gilt, liefert der Test  $\varphi^*$  einen guten Test für einparametrische Alternativen

$$\mathcal{H}^F := \{P_{F,\mu} : \mu \leq 0\} \quad \text{gegen} \quad \mathcal{K}^F := \{P_{F,\mu} : \mu > 0\}$$

in einer *hinreichend allgemeinen Klasse von Dichten  $f$*  (bzw. von Verteilungsfunktionen  $F$ ). Wir begründen dies in ii).

ii) Fixiere in i)  $F \in \mathcal{F}_c$  so daß das einparametrische Modell  $\mathcal{P}^F$  (vgl. 8.2) eine suffiziente Statistik  $T^F$  und 'monotone Dichtequotienten' besitzt (siehe Witting (1985, Kap. 2.2.1 und 2.2.3) und Pfanzagl (1994, Ch. 4.5); dies ist das allgemeinste klassische Argument zur Konstruktion guter Tests in einparametrischen Familien). Dann nimmt der in i) oben (mit beliebig fixiertem  $\mu > 0$ ) betrachtete Test  $\varphi^*$  die Form

$$\varphi^* = \left\{ \begin{array}{ll} 1 & \text{auf } \{T^F > \hat{c}_\alpha\} \\ 0 & \text{auf } \{T^F < \hat{c}_\alpha\} \\ \hat{\gamma}_\alpha & \text{auf } \{T^F = \hat{c}_\alpha\} \end{array} \right\}$$

an, und ist im Modell  $\mathcal{P}^F$  ein UMP Test mit Niveau  $\alpha$  für

$$\mathcal{H}^F := \{P_{F,\mu} : \mu \leq 0\} \quad \text{gegen} \quad \mathcal{K}^F := \{P_{F,\mu} : \mu > 0\} .$$

Betrachte nun ein weiteres  $G \in \mathcal{F}_c$ ; die einparametrische Familie  $\mathcal{P}^G$  besitze ebenfalls eine suffiziente Statistik  $T^G$  – verschieden von  $T^F$ , genauer: das Ereignis  $\{T^F > \hat{c}_\alpha\}$  stimme nicht  $\lambda$ -fast sicher mit einem der Ereignisse  $\{T^G > c\}$ ,  $c \in \mathbb{R}$ , überein – und monotone Dichtequotienten.

Dann wird der mit  $T^F$  gebildete Test  $\varphi^* =: \varphi^{F,*}$  – UMP im Modell  $\mathcal{P}^F$  – als Test für

$$\mathcal{H}^G := \{P_{G,\mu} : \mu \leq 0\} \quad \text{gegen} \quad \mathcal{K}^G := \{P_{G,\mu} : \mu > 0\}$$

in  $\mathcal{P}^G$  im allgemeinen weder das Niveau  $\alpha$  besitzen noch unverfälscht sein. Analog wird der mit  $T^G$  zum Niveau  $\alpha$  in  $\mathcal{P}^G$  gebildete Test  $\varphi^{G,*}$  für  $\mathcal{H}^G$  gegen  $\mathcal{K}^G$  – UMP im Modell  $\mathcal{P}^G$  – in  $\mathcal{P}^F$  als Test für  $\mathcal{H}^F$  gegen  $\mathcal{K}^F$  unbrauchbar sein.  $\square$

**8.4 Definition:** Bezeichne  $\mathcal{F}^*$  die Teilklasse aller Verteilungsfunktionen  $F \in \mathcal{F}_c$ , so daß gilt

- i) es gibt eine strikt positive und stetig differenzierbare Lebesgue-Dichte  $f = \frac{dF}{d\lambda}$ ;
- ii) es gibt eine endliche Fisher-Information

$$I_F := \int_{\mathbb{R}} \left( -\frac{f'}{f} \right)^2 dF < \infty$$

im Lokationsmodell  $\{f(\cdot - \mu)d\lambda : \mu \in \mathbb{R}\}$ , vgl. 1.4.

Das erste Hauptwerkzeug zur Analyse der Schärfe von Rangtests ist LAN. Wir formulieren ein 'zweites Le Cam Lemma' für das Zweistichprobenproblem:

**8.5 Hauptsatz:** Schreibe  $(\Omega_n, \mathcal{A}_n, \mathcal{P}_n)$  statt  $(\Omega', \mathcal{A}', \mathcal{P})$ , abhängig von  $n \in \mathbb{N}$ . Schreibe  $\mathcal{P}_n^F$  statt  $\mathcal{P}^F$ , und  $P_{F,\mu}^n$  statt  $P_{F,\mu}$ . Für jedes  $F \in \mathcal{F}^*$  ist die Folge von Experimenten  $(\mathcal{P}_n^F)_n$  lokal asymptotisch normal an der Stelle 0: es gilt

$$\begin{aligned} \Lambda_{n,F}^{h_n/0} &= \log \left( \frac{d P_{F,h_n/n}^n}{d P_{F,0}^n} \right) = h_n \Delta_n^F - \frac{1}{2} h_n^2 I_F + o_{(P_{F,0}^n)_n}(1) \\ \Delta_n^F &= \frac{1}{\sqrt{n}} \left[ \sum_{i=1}^m \left( -\frac{f'}{f} \right) (X_i) - \sum_{i=m+1}^n \left( -\frac{f'}{f} \right) (X_i) \right] \end{aligned}$$

für beliebige beschränkte Folgen  $(h_n)_n$  in  $\mathbb{R}$ , für  $n \rightarrow \infty$ , mit

$$\mathcal{L}(\Delta_n^F | P_{F,0}^n) \longrightarrow \mathcal{N}(0, I_F) .$$

**Beweis:** 1) Wir zeigen: Für  $F \in \mathcal{F}^*$  ist das Lokationsmodell  $\{f(\cdot - \mu)d\lambda : \mu \in \mathbb{R}\}$  an jeder Stelle  $\mu \in \mathbb{R}$   $L^2$ -differenzierbar mit Score

$$V_\mu = \left( -\frac{f'}{f} \right) (\cdot - \mu)$$

und Fisher-Information  $I_F$  (unabhängig vom Parameter) wie in 8.4 ii) definiert:

Für  $F \in \mathcal{F}^*$  ist nach 1.4  $V_\mu$  der Score in  $\mu$  und  $E_\mu(V_\mu^2) = I_F$  die Fisher-Information in  $\mu$ , im elementaren Sinn aus 1.2. Schreibe  $V := V_0$ ; wegen  $V_\mu = V(\cdot - \mu)$  und  $f_\mu = f(\cdot - \mu)$  bleibt nach 4.1' zum Nachweis der Behauptung 1) zu zeigen

$$\int_{\mathbb{R}} \left| \sqrt{f(x-\eta)} - \sqrt{f(x)} - \frac{1}{2} \sqrt{f(x)} \eta V(x) \right|^2 dx = o(\eta^2) \quad \text{für } \eta \rightarrow 0.$$

Betrachte Kompakta  $K = [-C, +C]$ . Auf  $K^c$  hat man mit einer elementaren Abschätzung

$$\sup_{|\eta| \leq 1} \int_{K^c} \left( \sqrt{f(x-\eta)} - \sqrt{f(x)} \right)^2 dx \leq 2 \int_{[-C+1, C-1]^c} f(v) dv,$$

was durch große Wahl von  $C$  beliebig klein gemacht werden kann, genauso wie

$$\sup_{|\eta| \leq 1} \int_{K^c} \left( \frac{1}{2} \sqrt{f(x)} \eta V(x) \right)^2 dx = \frac{1}{4} \int_{K^c} \left( -\frac{f'}{f} \right)^2 dF.$$

Auf  $K$  gilt aber wegen dominierter Konvergenz für  $\eta \rightarrow 0$

$$\frac{1}{\eta^2} \int_K \left| \sqrt{f(x-\eta)} - \sqrt{f(x)} - \frac{1}{2} \sqrt{f(x)} \eta V(x) \right|^2 dx \rightarrow 0.$$

2) Wegen Schritt 1) kann man Le Cam's Zweites Lemma 4.11 für iid Experimente separat auf die beiden Blöcke  $(X_1, \dots, X_m)$  und  $(X_{m+1}, \dots, X_n)$  im Zweistichprobenmodell  $\mathcal{P}_n$  anwenden, und erhält für  $n \rightarrow \infty$  sofort die Behauptung des Satzes 8.4.  $\square$

Als nächstes sollen die Rangstatistiken in eine Form gebracht werden, die eine Anwendung von Le Cam's Drittem Lemma (3.6 und 3.6') gestattet.

**8.6 Voraussetzung:** Wir indizieren auch  $a(\cdot)$  und  $S$  in 8.1 A) durch  $n$ :

$$a_n : \{1, 2, \dots, n\} \rightarrow \mathbb{R} \quad \text{nichtfallend}, \quad S_n = \sum_{i=1}^m a_n(R_i), \quad \text{mit } 2m = n.$$

Die Schar  $a_n(\cdot)$  stabilisiere sich für  $n \rightarrow \infty$  in folgendem Sinn: es gibt  $\psi \in L^2((0, 1), \lambda)$  mit

$$\int_0^1 (a_n(1 + [xn]) - \psi(x))^2 dx \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty,$$



dabei sei  $\psi$  nichtfallend und nichtkonstant auf  $(0, 1)$ , mit Zentrierung

$$\int_0^1 \psi(v) dv = 0 .$$

**8.6' Bemerkungen:** a) Die Stabilisierungsbedingung aus 8.6 ist insbesondere erfüllt, falls gilt:

$$\begin{aligned} \psi : (0, 1) &\rightarrow \mathbb{R} \text{ nichtfallend, rechtsstetig (oder: linksstetig), beschränkt,} \\ a_n(j) &:= \psi\left(\frac{j}{n+1}\right), \quad 1 \leq j \leq n, \quad n \geq 1; \end{aligned}$$

dies sieht man mit dominierter Konvergenz.

b) Die in 8.6 vorgenommene Zentrierung von  $\psi(\cdot)$  stellt keine Einschränkung der Allgemeinheit dar. Addiert man bei der Konstruktion eines Rangtests zum Niveau  $\alpha$  in 8.2 zu der Funktion  $a_n(\cdot)$  eine Konstante  $c$ , so reicht es, die in 8.2 für dieses  $n$  festgelegten kritischen Werte  $c_{n,\alpha}$  um dieselbe Konstante  $c$  zu verschieben. Analoges gilt für Multiplikation von  $a_n(\cdot)$  mit einer Konstanten.

c) Entsprechend der Vorschrift aus a) waren bereits die Funktionen  $a_n(\cdot)$  für den van der Waerden-Test in 8.1 A) angesetzt worden. In diesem Fall hat man

$$\psi(v) := \Phi^{-1}(v), \quad 0 < v < 1$$

wobei wegen  $\Phi^{-1}(U) \sim \mathcal{N}(0, 1)$  für auf  $(0, 1)$  gleichverteiltes  $U$  gilt

$$\int_0^1 \psi(v) dv = \int_0^1 u \Phi(du) = 0, \quad \int_0^1 \psi^2(v) dv = \int_0^1 u^2 \Phi(du) = 1 .$$

Für den Median-Test hat man

$$\psi(v) := 1_{(\frac{1}{2}, 1)}(v) - \frac{1}{2}, \quad 0 < v < 1$$

wobei die Verschiebung um  $\frac{1}{2}$  nach b) irrelevant ist. Dasselbe gilt für den Wilcoxon-Test, mit

$$\psi(v) := v - \frac{1}{2}, \quad 0 < v < 1,$$

denn es ist nach b) unerheblich, ob man in 8.1 A) für festes  $n$  die Wilcoxon-Rangstatistik  $S$  in Form  $\sum_{i=1}^m R_i$  oder in Form  $\sum_{i=1}^m \frac{R_i}{n+1}$  angesetzt hatte.

**8.7 Bezeichnungen:** Definiere Koeffizienten

$$c_{n,i} := \frac{1}{\sqrt{n}}, \quad 1 \leq i \leq m, \quad c_{n,i} := -\frac{1}{\sqrt{n}}, \quad m+1 \leq i \leq n,$$

dann haben für  $F \in \mathcal{F}^*$  mit Dichte  $f$  die  $\Delta_n^F$  aus 8.5 die Form

$$\Delta_n^F := \sum_{i=1}^n c_{n,i} \left( -\frac{f'}{f} \right) (X_i).$$

Definiert man

$$\check{S}_n := \sum_{i=1}^n c_{n,i} a_n(R_i) = \frac{1}{\sqrt{n}} (2S_n - \bar{a}_n) \quad , \quad \bar{a}_n := \sum_{j=1}^n a_n(j) = \sum_{i=1}^n a_n(R_i),$$

so gilt in dieser Darstellung

$$(+) \quad E_{P_{F,0}^n}(\check{S}_n) = 0 \quad \text{für jedes } F \in \mathcal{F}_c.$$

Zum Beweis der Aussage (+) beachte man, daß nach 8.1 C)

$$E_{P_{F,0}^n} \left( \sum_{i=1}^n c_{n,i} a_n(R_i) \right) = \frac{1}{n!} \sum_{\pi \in \mathcal{S}_n} \left[ \sum_{i=1}^n c_{n,i} a_n(\pi_i) \right] = \frac{1}{n!} \sum_{\pi \in \mathcal{S}_n} \left[ \sum_{i=1}^n c_{n,i} a_n((\eta \circ \pi)_i) \right]$$

gilt, für jedes feste  $\eta \in \mathcal{S}_n$ . Wähle speziell  $\eta := (m+1, m+2, \dots, n, 1, 2, \dots, m)$ , dann folgt wegen des Vorzeichenwechsels in den Koeffizienten  $c_{n,i}$

$$\sum_{i=1}^n c_{n,i} (a_n \circ \eta)(\pi_i) = - \sum_{i=1}^n c_{n,i} a_n(\pi_i) \quad \text{für jedes } \pi \in \mathcal{S}_n$$

und damit die Behauptung. Wir nennen  $\check{S}_n$  eine *zentrierte und skalierte Rangstatistik*. □

Wir formulieren nun einen Satz, der neben 8.5 das zweite Hauptwerkzeug zur Analyse der Schärfe von Rangtests sein wird. Der (lange) Beweis des Satzes wird in Teilkapitel B gegeben werden.

**8.8 Hauptsatz:** Seien  $a_n(\cdot)$ ,  $n \geq 1$ , und  $\psi(\cdot)$  wie in 8.6. Dann gilt für  $F \in \mathcal{F}_c$

$$E_{P_{F,0}^n} (\check{S}_n - T_n^F)^2 \longrightarrow 0 \quad , \quad T_n^F := \sum_{i=1}^n c_{n,i} \psi(F \circ X_i)$$

für  $n \rightarrow \infty$ . Man nennt  $T_n^F$  *Vergleichsstatistik für  $\check{S}_n$  unter  $P_{F,0}^n$* . □

**8.9 Bemerkung:** Sei  $F \in \mathcal{F}_c$ . Dann sind  $U_i := F \circ X_i$ ,  $1 \leq i \leq n$ , iid und auf  $(0, 1)$  gleichverteilt; damit hat die Folge  $(T_n^F)_n$  unter  $(P_{F,0}^n)_n$  die Eigenschaften

$$E_{P_{F,0}^n} (T_n^F) = 0 \quad , \quad \text{Var}_{P_{F,0}^n} (T_n^F) = \int_0^1 \psi^2(x) dx$$

$$\mathcal{L} (T_n^F | P_{F,0}^n) \longrightarrow \mathcal{N} \left( 0, \int_0^1 \psi^2(x) dx \right) \quad , \quad n \rightarrow \infty.$$

Wegen 8.8 – und (+) in 8.7 – hat man damit auch

$$E_{P_{F,0}^n}(\check{S}_n) = 0 \quad , \quad \text{Var}_{P_{F,0}^n}(\check{S}_n) \longrightarrow \int_0^1 \psi^2(x) dx \quad , \quad n \rightarrow \infty$$

$$\mathcal{L}(\check{S}_n | P_{F,0}^n) \longrightarrow \mathcal{N}\left(0, \int_0^1 \psi^2(x) dx\right) \quad , \quad n \rightarrow \infty$$

für die zentrierte und skalierte Rangstatistik. □

**8.10 Hilfssatz:** Seien  $a_n(\cdot)$ ,  $n \geq 1$ , und  $\psi(\cdot)$  wie in 8.6. Dann gilt für  $F \in \mathcal{F}^*$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_{|h| \leq C} P_{F,h/\sqrt{n}}^n(|\check{S}_n - T_n^F| > \varepsilon) = 0$$

mit  $\varepsilon > 0$ ,  $C < \infty$  beliebig.

**Beweis:** Fixiere  $F \in \mathcal{F}^*$ . Nach Satz 8.5 ist die Folge der Experimente  $(P_n^F)$  an der Stelle 0 lokal asymptotisch normal. 7.3 zeigt wechselseitige Benachbarkeit

$$\left(P_{F, h_n/\sqrt{n}}^n\right)_n \triangleleft \triangleright \left(P_{F,0}^n\right)_n$$

für beliebige beschränkte Folgen  $(h_n)_n$  in  $\mathbb{R}$ . Nach 8.8 weiß man

$$\check{S}_n = T_n^F + o_{(P_{F,0}^n)}(1) \quad , \quad n \rightarrow \infty \quad ,$$

woraus mit Benachbarkeit die Aussage

$$\check{S}_n = T_n^F + o_{(P_{F, h_n/\sqrt{n}}^n)}(1) \quad , \quad n \rightarrow \infty$$

folgt. Diese gilt für jede beschränkte Folge  $(h_n)_n$ . Damit ist die Behauptung bewiesen. □

**8.11 Satz:** Seien  $a_n(\cdot)$ ,  $n \geq 1$ , und  $\psi(\cdot)$  wie in 8.6. Dann gilt für  $F \in \mathcal{F}^*$  mit Dichte  $f$

$$\mathcal{L}\left(\check{S}_n | P_{F, h_n/\sqrt{n}}^n\right) \longrightarrow \mathcal{N}\left(h \cdot \left\langle \psi, \left(-\frac{f'}{f}\right) \circ F^{-1} \right\rangle, \|\psi\|^2\right) \quad , \quad n \rightarrow \infty$$

für beliebige konvergente Folgen  $h_n \rightarrow h$ , wobei  $\langle g_1, g_2 \rangle = \int_0^1 g_1(x)g_2(x)dx$  das Skalarprodukt und  $\|g\| = \left[\int_0^1 g^2(x)dx\right]^{1/2}$  die Norm in  $L^2((0,1), \mathbb{X})$  bezeichnet.

**Beweis:** Fixiere  $F \in \mathcal{F}^*$  mit Dichte  $f$  und schreibe

$$\Psi = \Psi_F := \left(-\frac{f'}{f}\right) \circ F^{-1} \quad .$$

Wegen  $F \in \mathcal{F}^*$  und wegen Definition von Score (vgl. 1.2) und Information im Lokationsmodell aus 8.4 gilt

$$\Psi \in L^2((0,1), \mathbb{K}), \quad \int_0^1 \Psi(v) dv = 0, \quad \int_0^1 \Psi^2(v) dv = I_F.$$

Aus der Darstellung der log-Likelihoodratios nach 8.5

$$\Lambda_{n,F}^{h_n/0} = h_n \Delta_n^F - \frac{1}{2} h_n^2 I_F + o_{(P_{F,0}^n)_n}(1), \quad n \rightarrow \infty$$

und dem Vergleich der Größen

$$\Delta_n^F = \sum_{i=1}^n c_{n,i} \Psi(F \circ X_i) \quad , \quad T_n^F = \sum_{i=1}^n c_{n,i} \psi(F \circ X_i)$$

folgt für konvergente Folgen  $h_n \rightarrow h$  wie in 8.9 schwache Konvergenz für  $n \rightarrow \infty$ :

$$(+) \quad \mathcal{L} \left( \Lambda_{n,F}^{h_n/0}, T_n^F \mid P_{F,0}^n \right) \longrightarrow \mathcal{N} \left( \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} h^2 I_F \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} h^2 I_F & h \langle \Psi, \psi \rangle \\ h \langle \Psi, \psi \rangle & \|\psi\|^2 \end{pmatrix} \right).$$

Nach Le Cam's Drittem Lemma tritt beim Wechsel zu benachbarten Wahrscheinlichkeitsmaßen ein Mittelwertshift auf: 7.3 und 3.6' angewandt auf (+) zeigen

$$(++) \quad \mathcal{L} \left( \Lambda_{n,F}^{h_n/0}, T_n^F \mid P_{F,h/\sqrt{n}}^n \right) \longrightarrow \mathcal{N} \left( \begin{pmatrix} +\frac{1}{2} h^2 I_F \\ h \langle \Psi, \psi \rangle \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} h^2 I_F & h \langle \Psi, \psi \rangle \\ h \langle \Psi, \psi \rangle & \|\psi\|^2 \end{pmatrix} \right).$$

Hilfssatz 8.10 erlaubt nun, die Vergleichsstatistik  $T_n^F$  in (++) durch die zentrierte und skalierte Rangstatistik  $\check{S}_n$  zu ersetzen. Damit ist die Behauptung bewiesen.  $\square$

**8.12 Satz:** Seien  $a_n(\cdot)$ ,  $n \geq 1$ , und  $\psi(\cdot)$  wie in 8.6. Betrachte für wachsendes  $n$  Rangtests

$$\varphi_n := \left( 1_{\{c_n, \alpha, \infty\}} + \gamma_{n,\alpha} 1_{\{c_n, \alpha\}} \right) \circ S_n \quad \text{mit} \quad S_n = \sum_{i=1}^m a_n(R_i)$$

zum Niveau  $\alpha \in (0,1)$  (mit  $c_n, \alpha, \gamma_{n,\alpha}$  wie in 8.2 festgelegt, und mit  $2m = n$ ) als Tests für

$$\mathcal{H}_{\text{loc}} := \left\{ P_{F,h/\sqrt{n}}^n : F \in \mathcal{F}_c, h \leq 0 \right\} \quad \text{gegen} \quad \mathcal{K}_{\text{loc}} := \left\{ P_{F,h/\sqrt{n}}^n : F \in \mathcal{F}_c, h > 0 \right\}.$$

Fixiere  $F \in \mathcal{F}^*$ , mit Dichte  $f$ . Über einparametrische Pfade durch  $P_{F,0}^n$

$$\mathcal{P}_{\text{loc}}^F := \left\{ P_{F,h/\sqrt{n}}^n : h \in \mathbb{R} \right\}, \quad n \geq 1$$

konvergieren die Gütefunktionen der  $\varphi_n$ ,  $n \geq 1$ , gleichmäßig auf kompakten  $h$ -Mengen:

$$\sup_{|h| \leq C} \left| E_{(P_{F,h/\sqrt{n}}^n)}(\varphi_n) - \left[ 1 - \Phi \left( u_{1-\alpha} - h \cdot \frac{\left\langle \psi, \left( -\frac{f'}{f} \right) \circ F^{-1} \right\rangle}{\|\psi\|} \right) \right] \right| \longrightarrow 0$$

für  $n \rightarrow \infty$ , mit Verteilungsfunktion  $\Phi(\cdot)$  und oberem  $\alpha$ -Quantil  $u_{1-\alpha}$  von  $\mathcal{N}(0, 1)$ .

**Beweis:** 1) Nach 8.2 ist für jedes  $n \geq 1$  der Test  $\varphi_n$  ein unverfälschter Test für  $\mathcal{H}_{\text{loc}}$  gegen  $\mathcal{K}_{\text{loc}}$  mit geeigneten, durch 'Auszählen' auf  $\mathcal{H}_0$  festgelegten  $c_{n,\alpha}$  und  $\gamma_{n,\alpha}$ . Beim Übergang zur zentrierten und standardisierten Rangstatistik schreibt sich  $\varphi_n$  in Form

$$(*) \quad \varphi_n := \left( 1_{(\check{c}_{n,\alpha}, \infty)} + \check{\gamma}_{n,\alpha} 1_{\{\check{c}_{n,\alpha}\}} \right) \circ \check{S}_n$$

wobei wie in 8.7

$$\check{S}_n = \frac{1}{\sqrt{n}} (2S_n - \bar{a}_n), \quad \check{c}_{n,\alpha} = \frac{1}{\sqrt{n}} (2c_{n,\alpha} - \bar{a}_n), \quad \check{\gamma}_{n,\alpha} = \gamma_{n,\alpha}.$$

Unverfälschtheit und Niveau  $\alpha$  von  $\phi_n$  als Test für  $\mathcal{H}_{\text{loc}}$  gegen  $\mathcal{K}_{\text{loc}}$  werden davon nicht tangiert.

2) Sei  $F \in \mathcal{F}_c$ . Nach 8.9 gilt für  $n \rightarrow \infty$

$$\mathcal{L}(\check{S}_n | P_{F,0}^n) \rightarrow \mathcal{N}(0, \|\psi\|^2).$$

Dies erzwingt über einen Vergleich mit (\*)

$$\check{c}_{n,\alpha} = \|\psi\| u_{1-\alpha} + o(1), \text{ und damit } P_{F,0}^n(\check{S}_n = \check{c}_{n,\alpha}) = o(1), \quad n \rightarrow \infty.$$

Insbesondere werden die  $\check{\gamma}_{n,\alpha} \in [0, 1]$  für wachsendes  $n$  irrelevant, und man hat

$$(**) \quad \varphi_n = 1_{(\|\psi\| u_{1-\alpha}, \infty)} \circ \check{S}_n + o_{(P_{F,0}^n)_n}(1), \quad n \rightarrow \infty.$$

3) Erst jetzt werden Eigenschaften der Klasse  $\mathcal{F}^*$  ausgenutzt: für  $F \in \mathcal{F}^*$  mit Dichte  $f$  ist

$$\Psi = \Psi_F := \left( -\frac{f'}{f} \right) \circ F^{-1}$$

in  $L^2((0, 1), \mathbb{A})$ , und in der Folge lokaler Modelle  $\left\{ P_{F, h/\sqrt{n}}^n : h \in \mathbb{R} \right\}$  gilt nach 8.11 für  $n \rightarrow \infty$

$$\mathcal{L}(\check{S}_n | P_{F, h_n/\sqrt{n}}^n) \rightarrow \mathcal{N}(h \cdot \langle \psi, \Psi \rangle, \|\psi\|^2)$$

für beliebige konvergente Folgen  $h_n \rightarrow h$ . Aus (\*\*\*) und Benachbarkeit 7.3 ergibt sich

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} E_{(P_{F, h_n/\sqrt{n}}^n)}(\varphi_n) &= \lim_{n \rightarrow \infty} E_{(P_{F, h_n/\sqrt{n}}^n)}(\check{S}_n > \|\psi\| u_{1-\alpha}) \\ &= \mathcal{N}(h \cdot \langle \psi, \Psi \rangle, \|\psi\|^2)((\|\psi\| u_{1-\alpha}, \infty)) \\ &= \mathcal{N}(0, \|\psi\|^2)((\|\psi\| u_{1-\alpha} - h \cdot \langle \psi, \Psi \rangle, \infty)) \\ &= \mathcal{N}(0, 1)\left(\left(u_{1-\alpha} - h \cdot \frac{\langle \psi, \Psi \rangle}{\|\psi\|}, \infty\right)\right) \end{aligned}$$

und damit die Aussage

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E_{(P_{F, h_n/\sqrt{n}}^n)}(\varphi_n) = 1 - \Phi \left( u_{1-\alpha} - h \cdot \frac{\langle \psi, \Psi \rangle}{\|\psi\|} \right).$$

Dabei ist  $h_n \rightarrow h$  eine beliebige konvergente Folge. Ein Teilfolgenargument liefert nun Konvergenz gleichmäßig in kompakten  $h$ -Mengen, wie in der Aussage des Satzes behauptet.  $\square$

**8.13 Bemerkung:** Sei  $F \in \mathcal{F}^*$  mit Dichte  $f$ , sei  $\psi \in L^2((0, 1), \mathbb{K})$  mit  $\int_0^1 \psi(v) dv = 0$  eine nichtfallende (und nichtkonstante) Funktion.

a) Wir betrachten die in Satz 8.12 erzielte Limes-Gütefunktion

$$(+) \quad \mathbb{R} \ni h \longrightarrow 1 - \Phi \left( u_{1-\alpha} - h \cdot \frac{\left\langle \psi, \left( -\frac{f'}{f} \right) \circ F^{-1}, \right\rangle}{\|\psi\|} \right) \in (0, 1).$$

Cauchy-Schwarz liefert für (+) auf der Alternative  $h > 0$  eine obere Schranke

$$(++) \quad 1 - \Phi \left( u_{1-\alpha} - h \cdot \left\| \left( -\frac{f'}{f} \right) \circ F^{-1} \right\| \right) = 1 - \Phi \left( u_{1-\alpha} - h \cdot I_F^{1/2} \right),$$

in der (vgl. Beweis von 8.11) die Fisher-Information  $I_F$  des Lokationsmodells  $\{f(\cdot - \mu) : \mu \in \mathbb{R}\}$  auftaucht.

b) Dabei stimmen (+) und (++) für  $h \in (0, \infty)$  genau dann überein, wenn  $\psi$  (bis auf Multiplikation mit einer positiven Konstanten) mit  $\left( -\frac{f'}{f} \right) \circ F^{-1}$  zusammenfällt.

c) Insbesondere ist die obere Schranke (++) nur für die Teilklasse aller  $F \in \mathcal{F}^*$  mit Eigenschaft

$$(+++)$$

die Funktion  $\left( -\frac{f'}{f} \right) \circ F^{-1}$  ist nichtfallend

eine *erreichbare* Schranke. Beachte, daß die Bedingung (+++) restriktiv ist.

Wir illustrieren (+++) durch einige Beispiele.

**8.13' Beispiele:** a) Für die Standardnormalverteilung  $\mathcal{N}(0, 1)$  ist (+++) aus 8.13 erfüllt:

Für  $F := \Phi \in \mathcal{F}^*$  sieht man wegen der Gestalt der Dichte  $f$

$$(*) \quad -\frac{f'}{f} = \text{id}_{\mathbb{R}} \quad , \quad \text{also} \quad \left( -\frac{f'}{f} \right) \circ F^{-1} = \Phi^{-1}.$$

Die Fisher-Information ist  $I_\Phi = \int_0^1 [\Phi^{-1}(v)]^2 dv = \int_{\mathbb{R}} x^2 \Phi(dx) = 1$ .

b) Für  $t$ -Verteilungen ist (+++) aus 8.13 nicht erfüllt, obwohl die Dichten mit wachsender Zahl von Freiheitsgraden auf festen Kompakta in  $\mathbb{R}$  einer Standardnormaldichte sehr ähnlich werden:

die Dichte der  $t$ -Verteilung mit  $n - 1$  Freiheitsgraden ist

$$x \longrightarrow f(x) = \frac{\Gamma(\frac{n}{2})}{\sqrt{(n-1)\pi} \Gamma(\frac{n-1}{2})} \left(1 + \frac{x^2}{n-1}\right)^{-\frac{n}{2}}, \quad x \in \mathbb{R}$$

so daß

$$-\frac{f'}{f}(x) = -\frac{d}{dx} \log f(x) = \frac{nx}{n-1+x^2}$$

nicht global auf  $\mathbb{R}$  nichtfallend ist. Im Spezialfall  $n = 2$  ergibt sich die Cauchy-Verteilung.

c) Wir geben eine große Klasse von Verteilungen  $F \in \mathcal{F}^*$  an, welche (+++) aus 8.13 erfüllt:

Betrachte Wahrscheinlichkeitsmaße  $F$  mit Lebesgue-Dichte  $f$  der Form

$$f(x) = c e^{-\int_0^x g(y) dy}, \quad x \in \mathbb{R}$$

wobei  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  stetig, nichtfallend, mit

$$g(x) = \operatorname{sgn}(x) |x|^\eta, \quad x \notin K$$

für ein beliebig groß zu wählendes Kompaktum  $K$  und ein  $\eta \geq 0$ . Dann ist  $-\frac{f'}{f} = g$  nichtfallend, und  $\{f(\cdot - \mu) : \mu \in \mathbb{R}\}$  ein Lokationsmodell, welches allen Voraussetzungen aus 8.4 genügt. Im Fall  $\eta = 0$  erhält man Verteilungen vom Typ der Doppexponentialverteilung.  $\square$

Mit Bemerkung 8.13 sind die folgenden beiden Schlüsselaussagen über das Verhalten von Rangtests für das Testen von  $\mathcal{H}$  gegen  $\mathcal{K}$  im Zweistichprobenproblem bereits bewiesen.

**8.14 Fazit 1:** Seien  $a_n(\cdot)$ ,  $n \geq 1$ , und  $\psi(\cdot)$  wie in 8.6.

Gibt es einen Punkt  $F \in \mathcal{F}^*$  mit Dichte  $f$  so daß gilt

$$\psi = c \cdot \left(-\frac{f'}{f}\right) \circ F^{-1}, \quad c > 0 \text{ geeignet},$$

so kann die Folge der mit  $a_n(\cdot)$ ,  $n \geq 1$ , zu festem Niveau  $\alpha \in (0, 1)$  gebildeten Rangtests  $\varphi_n$ ,  $n \geq 1$ , auf den einparametrischen Pfaden

$$\mathcal{P}_{\text{loc}}^F = \left\{ P_{F, h/\sqrt{n}}^n : h \in \mathbb{R} \right\}$$

als Tests für

$$\mathcal{H}_{\text{loc}}^F := \left\{ P_{F, h/\sqrt{n}}^n : h \leq 0 \right\} \quad \text{gegen} \quad \mathcal{K}_{\text{loc}}^F := \left\{ P_{F, h/\sqrt{n}}^n : h > 0 \right\}$$

für  $n \rightarrow \infty$  durch keine andere Folge von Rangtests  $\tilde{\varphi}_n$ ,  $n \geq 1$ , nach 8.6 (mit  $\tilde{a}_n(\cdot)$ ,  $n \geq 1$ , und  $\tilde{\psi}(\cdot)$  wie dort, wobei  $\tilde{\psi} \neq \psi$ , zu demselben Niveau  $\alpha$ ) in ihrer Schärfe auf  $\mathcal{K}_{\text{loc}}^F$  übertroffen werden.

**8.15 Fazit 2:** Seien für  $k = 1, \dots, N$  Verteilungen  $F_k \in \mathcal{F}^*$  hervorgehoben, mit Dichten  $f_k$ , so daß alle  $-\frac{f'_k}{f_k}$  monoton wachsend sind. Dann können die gemäß 8.6 mit

$$\tilde{\psi}_k := \left( -\frac{f'_k}{f_k} \right) \circ F_k^{-1} \quad , \quad 1 \leq k \leq N$$

gebildeten Rangtests  $\tilde{\varphi}_{k,n}$ ,  $n \geq 1$ , zu demselben Niveau  $\alpha$ ,  $1 \leq k \leq N$ , als Test für

$$\mathcal{H}_{\text{loc}}^* := \left\{ P_{F, h/\sqrt{n}}^n : F \in \mathcal{F}^* , h \leq 0 \right\} \quad \text{gegen} \quad \mathcal{K}_{\text{loc}}^* := \left\{ P_{F, h/\sqrt{n}}^n : F \in \mathcal{F}^* , h > 0 \right\}$$

nicht auf der Alternative  $\mathcal{K}_{\text{loc}}^*$  global verglichen werden.

Als Beispiel folgt aus 8.13 und 8.14

**8.16 Beispiel:** An der Stelle  $F := \Phi \in \mathcal{F}^*$  (Standardnormalverteilung) betrachte  $\mathcal{P}_{\text{loc}}^\Phi$ .

a) Der van der Waerden Test (mit  $\psi = \Phi^{-1}$  in 8.6) ist der beste Rangtest in einem lokal asymptotischen Sinn für  $\mathcal{H}_{\text{loc}}^\Phi$  gegen  $\mathcal{K}_{\text{loc}}^\Phi$  zum Niveau  $\alpha$ . Die Limes-Gütefunktion ist (wegen  $\|\Phi^{-1}\| = 1$ )

$$h \longrightarrow 1 - \Phi(u_{1-\alpha} - h \cdot \|\Phi^{-1}\|) = 1 - \Phi(u_{1-\alpha} - h) .$$

b) Der Wilcoxon-Test als Test für  $\mathcal{H}_{\text{loc}}^\Phi$  gegen  $\mathcal{K}_{\text{loc}}^\Phi$  zum Niveau  $\alpha$  hat die Limes-Gütefunktion

$$h \longrightarrow 1 - \Phi \left( u_{1-\alpha} - h \cdot \frac{\int_0^1 (v - \frac{1}{2}) \Phi^{-1}(v) dv}{\sqrt{\int_0^1 (v - \frac{1}{2})^2 dv}} \right) \approx 1 - \Phi(u_{1-\alpha} - h \cdot 0.977)$$

(numerische Berechnung). Er steht dem besten Rangtest auf  $\mathcal{P}_{\text{loc}}^\Phi$  nur unwesentlich nach.

c) Rechnet man analog für den Median-Test ( $\psi(v) = 1_{(\frac{1}{2}, 1)}(v) - \frac{1}{2}$ ) auf  $\mathcal{P}_{\text{loc}}^\Phi$ , so erhält man

$$h \longrightarrow 1 - \Phi \left( u_{1-\alpha} - h \cdot 2 \int_{\frac{1}{2}}^1 \Phi^{-1}(v) dv \right) \approx 1 - \Phi(u_{1-\alpha} - h \cdot 0.798)$$

was sich von den Ergebnissen aus a) und b) deutlich unterscheidet. □



## B. Beweis von Hauptsatz 8.8

Die Darstellung in diesem Teilkapitel folgt im wesentlichen Janssen (1998, S. 74–79); die folgenden Aussagen zur gemeinsamen Verteilung von Ordnungsstatistiken findet man z.B. in Witting und Müller-Funk (1995, Kap. 7.2.2).

**8.17 Bemerkung zu Ordnungsstatistiken:** Bezeichne

$$U_{n\uparrow 1} \leq U_{n\uparrow 2} \leq \dots \leq U_{n\uparrow n}$$

die aufsteigende Umordnung von iid Zufallsvariablen  $U_1, \dots, U_n$  mit Verteilung  $\mathcal{R}(0,1)$  (mit Bezeichnung  $\mathcal{R}(a,b)$  für die Gleichverteilung auf einem Intervall  $(a,b)$ ).

a)  $\mathcal{L}(U_{n\uparrow 1}, \dots, U_{n\uparrow n})$  ist konzentriert auf den Simplex

$$\Sigma(n) := \{x \in \mathbb{R}^n : x = (x_1, \dots, x_n) \text{ mit } 0 < x_1 < x_2 < \dots < x_n < 1\},$$

und die Lebesgue-Dichte auf  $\mathbb{R}^n$  ist

$$x \longrightarrow n! \mathbf{1}_{\Sigma(n)}(x), \quad x \in \mathbb{R}^n.$$

2) Durch Ausintegrieren erhält man die Dichte von  $\mathcal{L}(U_{n\uparrow j})$

$$v \longrightarrow \mathbf{1}_{(0,1)}(v) \frac{n!}{(j-1)!(n-j)!} v^{j-1} (1-v)^{n-j}, \quad v \in \mathbb{R}$$

und die Dichte von  $\mathcal{L}(U_{n\uparrow i}, U_{n\uparrow j})$  mit  $i < j$ :

$$(v_1, v_2) \longrightarrow \mathbf{1}_{\Sigma(2)}(v_1, v_2) \frac{n!}{(i-1)!(j-i-1)!(n-j)!} v_1^{i-1} (v_2 - v_1)^{j-i-1} (1-v_2)^{n-j}.$$

3) Wegen dieser Gestalt der Dichten ist die Berechnung von Momenten einfach: man erhält

$$E(U_{n\uparrow j}) = \frac{j}{n+1}, \quad E(U_{n\uparrow j}^2) = \frac{(j+1)j}{(n+2)(n+1)},$$

also

$$\text{Var}(U_{n\uparrow j}) = \frac{j(n-j+1)}{(n+2)(n+1)^2} \leq \frac{1}{4(n+2)},$$

und für  $i < j$

$$E(U_{n\uparrow i}(1 - U_{n\uparrow j})) = \frac{i(n-j+1)}{(n+2)(n+1)}, \quad E(U_{n\uparrow i}U_{n\uparrow j}) = \frac{i(j+1)}{(n+2)(n+1)},$$

also

$$\text{Cov}(U_{n\uparrow i}, U_{n\uparrow j}) = \frac{i(n-j+1)}{(n+2)(n+1)^2} \cdot \square$$

**8.18 Hilfssatz:** Betrachte Funktionen  $a_n(\cdot)$ ,  $n \geq 1$ ,  $\psi$  wie in 8.6. Dann gilt

$$\frac{1}{n} \sum_{j=1}^n a_n^2(j) \longrightarrow \|\psi\|^2, \quad n \rightarrow \infty.$$

Ist zusätzlich eine weitere Schar nichtfallender Funktionen  $a'_n(\cdot) : \{1, \dots, n\} \rightarrow \mathbb{R}$  gegeben,  $n \geq 1$ , so sind folgende Aussagen i) und ii) gleichwertig:

$$(i) \quad \int_0^1 (a'_n(1 + [xn]) - \psi(x))^2 dx \longrightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty,$$

$$(ii) \quad \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n |a_n(j) - a'_n(j)|^2 \longrightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty.$$

**Beweis:** Für Stufenfunktionen berechnet sich die Norm in  $L^2((0, 1), \mathfrak{M})$  elementar:

$$\|a_n(1 + [\cdot n])\|^2 = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n a_n^2(j),$$

und die Dreiecksungleichung in  $L^2((0, 1), \mathfrak{M})$  liefert

$$\begin{aligned} \|a_n(1 + [\cdot n]) - a'_n(1 + [\cdot n])\| &\leq \|a_n(1 + [\cdot n]) - \psi(\cdot)\| + \|a'_n(1 + [\cdot n]) - \psi(\cdot)\| \\ \|a'_n(1 + [\cdot n]) - \psi(\cdot)\| &\leq \|a_n(1 + [\cdot n]) - \psi(\cdot)\| + \|a_n(1 + [\cdot n]) - a'_n(1 + [\cdot n])\|. \end{aligned}$$

Damit folgen die Aussagen. □

**8.19 Hilfssatz:** Sei  $\psi \in L^2((0, 1), \mathfrak{M})$  nichtfallend und zentriert. Definiere

$$(+) \quad a'_n(j) := n \int_{\frac{j-1}{n}}^{\frac{j}{n}} \psi(v) dv, \quad 1 \leq j \leq n, \quad n \geq 1$$

oder mit den Notationen aus 8.17

$$(++) \quad a'_n(j) := E(\psi(U_{n\uparrow j})), \quad 1 \leq j \leq n, \quad n \geq 1.$$

In beiden Fällen gilt

$$\int_0^1 (a'_n(1 + [xn]) - \psi(x))^2 dx \longrightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty.$$

**Beweis:** 1) Wir führen den Beweis zuerst für die durch (+) definierten Funktionen  $a'_n(\cdot)$ ,  $n \geq 1$ .

$\alpha$ ) Sei zuerst  $\psi$  nichtfallend und beschränkt.

Definiere  $\psi(0) := \psi(0+)$ ,  $\psi(1) := \psi(1-)$  und schreibe mit (+)

$$\begin{aligned} \int_0^1 (a'_n(1 + [xn]) - \psi(x))^2 dx &= \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n n \int_{\frac{j-1}{n}}^{\frac{j}{n}} (a'_n(j) - \psi(v))^2 dx \\ &= \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \left[ n \int_{\frac{j-1}{n}}^{\frac{j}{n}} \psi^2(v) dv - [a'_n(j)]^2 \right] =: \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n A(n, j). \end{aligned}$$

Mit unabhängigen ZV  $V_{n,j} \sim \mathcal{R}(\frac{j-1}{n}, \frac{j}{n})$ ,  $1 \leq j \leq n$ , interpretiere den Term  $A(n, j)$  – d.h den Term in eckigen Klammern – als Varianz der Zufallsvariable  $\psi(V_{n,j})$ ; wegen des beschränkten Trägers der Verteilung von  $V_{n,j}$  und wegen Monotonie von  $\psi$  hat man eine triviale Abschätzung

$$A(n, j) = \text{Var}(\psi(V_{n,j})) \leq \left| \psi\left(\frac{j}{n}\right) - \psi\left(\frac{j-1}{n}\right) \right|^2, \quad 1 \leq j \leq n.$$

Zusammen ergibt sich

$$\begin{aligned} \int_0^1 (a'_n(1 + [xn]) - \psi(x))^2 dx &\leq \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \left| \psi\left(\frac{j}{n}\right) - \psi\left(\frac{j-1}{n}\right) \right|^2 \\ &\leq \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n (\psi(1) - \psi(0)) \cdot \left( \psi\left(\frac{j}{n}\right) - \psi\left(\frac{j-1}{n}\right) \right) \\ &= \frac{1}{n} (\psi(1) - \psi(0))^2 \longrightarrow 0 \quad \text{für } n \rightarrow \infty. \end{aligned}$$

$\beta$ ) Sei  $\psi \in L^2((0, 1), \mathbb{A})$  nichtfallend und zentriert. Definiere  $\psi_k(v) := (-k) \wedge \psi(v) \vee k$ ,  $v \in (0, 1)$ .

Dann gilt  $\psi_k \rightarrow \psi$  in  $L^2((0, 1), \mathbb{A})$ , und für jedes feste  $k$  hat  $\psi_k$  die Eigenschaften aus  $\alpha$ ); setze

$$a'_{k,n}(j) := n \int_{\frac{j-1}{n}}^{\frac{j}{n}} \psi_k(v) dv, \quad 1 \leq j \leq n, \quad n \geq 1$$

für jedes feste  $k$ . Dann gilt

$$\|a'_n(1 + [\cdot n]) - \psi\| \leq \|a'_n(1 + [\cdot n]) - a'_{k,n}(1 + [\cdot n])\| + \|a'_{k,n}(1 + [\cdot n]) - \psi_k\| + \|\psi_k - \psi\|$$

wobei der zweite Term auf der rechten Seite nach  $\alpha$ ) für  $n \rightarrow \infty$  verschwindet, für jedes feste  $k$ , und der dritte Term durch große Wahl von  $k$  beliebig klein gemacht werden kann. Bleibt also nur der erste Term auf der rechten Seite zu betrachten. Für diesen gilt nach 8.17

$$\begin{aligned} \|a'_n(1 + [\cdot n]) - a'_{k,n}(1 + [\cdot n])\|^2 &= \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \left| a'_n(j) - a'_{k,n}(j) \right|^2 \\ &= \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \left| n \int_{\frac{j-1}{n}}^{\frac{j}{n}} \psi_k(v) dv - n \int_{\frac{j-1}{n}}^{\frac{j}{n}} \psi(v) dv \right|^2 \leq \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \left( n \int_{\frac{j-1}{n}}^{\frac{j}{n}} |\psi_k - \psi|(v) dv \right)^2, \end{aligned}$$

was mit Jensen bezüglich der Gleichverteilungen  $\mathcal{R}(\frac{j-1}{n}, \frac{j}{n})$ ,  $1 \leq j \leq n$ , weiter zu

$$\leq \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \left( n \int_{\frac{j-1}{n}}^{\frac{j}{n}} |\psi_k - \psi|^2(v) dv \right) = \|\psi_k - \psi\|^2$$

abgeschätzt werden kann. Durch große Wahl von  $k$  wird dies beliebig klein. Zusammen ist gezeigt

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \|a'_n(1 + [\cdot n]) - \psi\| = 0;$$

damit ist der Hilfssatz für die nach (+) definierten Funktionen  $a'_n(\cdot)$ ,  $n \geq 1$ , bewiesen.

2) Betrachte nun die die nach (++) definierten Funktionen  $a'_n(\cdot)$ ,  $n \geq 1$ :

$$a'_n(j) := E(\psi(U_{n \uparrow j})) , \quad 1 \leq j \leq n$$

mit Ordnungstistiken  $U_{n \uparrow j}$  wie in 8.17.

$\alpha$ ) Sei zuerst  $\psi$  stetig und beschränkt auf  $(0, 1)$ . Aus

$$E(U_{n \uparrow j}) = \frac{j}{n+1} , \quad Var(U_{n \uparrow j}) \leq \frac{1}{4(n+2)}$$

wie dort folgt für festes  $v \in (0, 1)$  die Verteilungskonvergenz

$$\mathcal{L}(U_{n \uparrow (1+[v n])}) \longrightarrow \epsilon_v , \quad n \rightarrow \infty$$

und damit punktweise in  $v$  die Konvergenz

$$E(\psi(U_{n \uparrow (1+[v n])})) \longrightarrow \psi(v) , \quad n \rightarrow \infty ,$$

und weiter mit dominierter Konvergenz

$$\int_0^1 |\psi(v) - E(\psi(U_{n \uparrow (1+[v n])}))|^2 dv \longrightarrow 0 , \quad n \rightarrow \infty .$$

In (++) war aber angesetzt worden

$$a'_n(1 + [\cdot n]) = E(\psi(U_{n \uparrow (1+[\cdot n])})) ,$$

also ist der Beweis im Fall (++) für beschränktes und stetiges  $\psi$  abgeschlossen.

$\beta$ ) Betrachte nun ein allgemeines  $\psi \in L^2((0, 1), \mathfrak{M})$  wie in 8.6. Da die stetigen und beschränkten Funktionen in  $L^2((0, 1), \mathfrak{M})$  dicht liegen, wählt man eine Folge  $\psi_k$  stetiger und beschränkter Funktionen mit  $\|\psi_k - \psi\| \longrightarrow 0$ , und definiert zu jedem  $\psi_k$  eine Folge von Funktionen

$$a'_{k,n}(j) := E(\psi_k(U_{n \uparrow j})) , \quad 1 \leq j \leq n , \quad n \geq 1$$

gemäß (++). Dann hat man analog Schritt 1)  $\beta$ ) eine Dreiecksungleichung

$$\|a'_n(1 + [\cdot n]) - \psi\| \leq \|a'_n(1 + [\cdot n]) - a'_{k,n}(1 + [\cdot n])\| + \|a'_{k,n}(1 + [\cdot n]) - \psi_k\| + \|\psi_k - \psi\|$$

und eine Abschätzung

$$\begin{aligned} \|a'_n(1 + [\cdot n]) - a'_{k,n}(1 + [\cdot n])\|^2 &= \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \left| a'_n(j) - a'_{k,n}(j) \right|^2 \\ &\leq \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \left( E(|\psi_k - \psi|(U_{n\uparrow j})) \right)^2 \\ &\leq \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n E(|\psi_k - \psi|^2(U_{n\uparrow j})) = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n E(|\psi_k - \psi|^2(U_j)) \\ &= E(|\psi_k - \psi|^2(U)) = \|\psi_k - \psi\|^2. \end{aligned}$$

Durch große Wahl von  $k$  wird dies beliebig klein, und zusammen hat man

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \|a'_n(1 + [\cdot n]) - \psi\| = 0.$$

Damit ist die Behauptung des Hilfssatzes auch für Funktionen  $a'_n(\cdot)$ ,  $n \geq 1$ , bewiesen, welche nach (++) definiert sind.  $\square$

**8.20 Hilfssatz:** Betrachte für jedes  $n \geq 1$  auf dem Grundraum  $(\Omega'_n, \mathcal{A}'_n)$  aus 8.1 B) die Sub- $\sigma$ -Algebra  $\mathcal{G}_n$ , welche vom Vektor der Ränge in der Gesamtstichprobe erzeugt wird:

$$\mathcal{G}_n := \sigma(R_1, \dots, R_n) \subset \sigma(X_1, \dots, X_n) = \mathcal{A}'_n.$$

Sei  $\psi \in L^2((0, 1), \mathbb{K})$  nichtfallend und zentriert, sei  $F \in \mathcal{F}_c$ . Für

$$T_n^F := \sum_{i=1}^n c_{n,i} \psi(F \circ X_i)$$

gilt dann

$$E_{P_{F,0}^n} (T_n^F | \mathcal{G}_n) = \sum_{i=1}^n c_{n,i} a'_n(R_i)$$

wobei die Funktionen  $a'_n(\cdot)$  – nichtfallend und zentriert für jedes  $n \geq 1$  – gegeben sind durch

$$a'_n(j) := E(\psi(U_{n\uparrow j})) , \quad 1 \leq j \leq n .$$

**Beweis:** Wegen  $F \in \mathcal{F}_c$  gilt:  $U_i := F \circ X_i$ ,  $1 \leq i \leq n$ , sind iid  $\sim \mathcal{R}(0, 1)$ . Damit gilt

$$E_{P_{F,0}^n} (T_n^F | \mathcal{G}_n) = \sum_{i=1}^n c_{n,i} E_{P_{F,0}^n} (\psi(F \circ X_i) | \mathcal{G}_n)$$

$$\begin{aligned}
&= \sum_{i=1}^n c_{n,i} E(\psi(U_i) \mid \mathcal{G}_n) \\
&= \sum_{i=1}^n c_{n,i} E(\psi(U_{n \uparrow R_i})) = \sum_{i=1}^n c_{n,i} a'_n(R_i)
\end{aligned}$$

denn für jede Permutation  $\pi \in \mathcal{S}_n$  gilt

$$\mathcal{L}((U_1, \dots, U_n) \mid (R_1, \dots, R_n) = \pi) = \mathcal{L}((U_{n \uparrow \pi_1}, \dots, U_{n \uparrow \pi_n})) .$$

Zusammen mit der offenkundigen Monotonie von  $a'_n(\cdot)$  und mit

$$\sum_{j=1}^n a'_n(j) = \sum_{j=1}^n E(\psi(U_{n \uparrow j})) = \sum_{i=1}^n E(\psi(U_i)) = n E(\psi(U_1)) = n \int_0^1 \psi(v) dv = 0$$

ist der Hilfssatz bewiesen. □

**8.21 Hilfssatz:** Für die Funktionen  $a'_n(\cdot)$  aus 8.20 gilt

$$E_{P_{F,0}^n} \left( \sum_{i=1}^n c_{n,i} a'_n(R_i) \right) = 0 ;$$

$$E_{P_{F,0}^n} \left( \sum_{i=1}^n c_{n,i} a'_n(R_i) \right)^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{j=1}^n (a'_n(j))^2 \longrightarrow \|\psi\|^2, \quad n \rightarrow \infty .$$

**Beweis:** 1) Aus  $E_{P_{F,0}^n}(T_n^F) = 0$ , vgl. den ersten Teil der Bemerkung 8.9, folgt dieselbe Zentrierung für die bedingte Erwartung von  $T_n^F$  gegeben  $\mathcal{G}_n$ .

2) Die behauptete Konvergenz gegen  $\|\psi\|^2$  für  $n \rightarrow \infty$  folgt nach Definition der  $a'_n(\cdot)$  in 8.20

$$a'_n(j) := E(\psi(U_{n \uparrow j})) , \quad 1 \leq j \leq n$$

sofort aus den Hilfssätzen 8.19 und 8.18. Also bleibt nur die Berechnung der zweiten Momente auszuführen. Beachte, daß in 8.20 für jedes  $n$  die Zentrierung  $\sum_{j=1}^n a'_n(j) = 0$  gilt.

3) Zur Berechnung der zweiten Momente unter  $P_{F,0}^n$  für festes  $n$  schreiben wir kurz

$$b(j) := a'_n(j) , \quad 1 \leq j \leq n ,$$

und  $E$  für den Erwartungswert unter  $P_{F,0}^n$ . Die Zentrierung von  $b(\cdot)$  liefert

$$E \left( \sum_{i=1}^n b(R_i) \right)^2 = E \left( \sum_{j=1}^n b(j) \right)^2 = 0 ,$$

und weiter gilt

$$\begin{aligned} 0 &= E \left( \sum_{i=1}^n b(R_i) \right)^2 = \sum_{i=1}^n E (b^2(R_i)) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} E (b(R_i)b(R_j)) \\ &= n E (b^2(R_1)) + n(n-1) E (b(R_1)b(R_2)) \end{aligned}$$

aus folgendem Grund:  $(R_1, \dots, R_n)$  sind die Ränge von iid Variablen  $(X_1, \dots, X_n)$ ; für diese gilt  $\mathcal{L}(X_1, \dots, X_n) = \mathcal{L}(X_{\pi_1}, \dots, X_{\pi_n})$  für jedes  $\pi \in \mathcal{S}_n$ , also folgt  $\mathcal{L}((R_i, R_j)) = \mathcal{L}((R_1, R_2))$  für jedes Paar  $i \neq j$ . Zusammen erhält man

$$E (b(R_1)b(R_2)) = -\frac{1}{n-1} E (b^2(R_1)) .$$

Damit berechnen wir

$$\begin{aligned} E \left( \sum_{i=1}^n c_{n,i} b(R_i) \right)^2 &= \sum_{i=1}^n E (c_{n,i}^2 b^2(R_i)) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} E (c_{n,i} b(R_i) c_{n,j} b(R_j)) \\ &= E (b^2(R_1)) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} c_{n,i} c_{n,j} E (b(R_1)b(R_2)) \\ &= E (b^2(R_1)) \left[ 1 - \frac{2}{n-1} \sum_{1 \leq i < j \leq n} c_{n,i} c_{n,j} \right] . \end{aligned}$$

Da  $R_1$  mit gleicher Wahrscheinlichkeit  $\frac{1}{n}$  jeden der Werte  $1, \dots, n$  annimmt, gilt

$$E (b^2(R_1)) = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n b^2(j) ,$$

und nach Definition der  $c_{n,i}$  hat man

$$2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} c_{n,i} c_{n,j} = \left( \sum_{i=1}^n c_{n,i} \right)^2 - \sum_{i=1}^n c_{n,i}^2 = 0 - 1 = -1 .$$

Zusammen liefert das

$$E \left( \sum_{i=1}^n c_{n,i} b(R_i) \right)^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{j=1}^n b^2(j) ,$$

und der Hilfssatz ist bewiesen. □

Nun können wir Satz 8.8 beweisen und damit das Teilkapitel abschließen.

**8.22 Beweis von Hauptsatz 8.8:** 1) Wir starten von der Aussage des Hilfssatzes 8.20:

$$E_{P_{F,0}^n} (T_n^F | \mathcal{G}_n) = \sum_{i=1}^n c_{n,i} a'_n(R_i) \quad , \quad a'_n(j) := E (\psi(U_n \uparrow j)) \quad , \quad 1 \leq j \leq n .$$

Die Variable  $T_n^F$  liegt in  $L^2(\Omega'_n, \mathcal{A}'_n, P_{F,0}^n)$ . Ihre bedingte Erwartung gegeben  $\mathcal{G}_n$  – die von den Rängen  $(R_1, \dots, R_n)$  in der Gesamtstichprobe  $(X_1, \dots, X_n)$  erzeugte Sub- $\sigma$ -Algebra – ist eine Projektion im  $L^2(\Omega'_n, \mathcal{A}'_n, P_{F,0}^n)$  auf den Teilraum  $L^2(\Omega'_n, \mathcal{G}_n, P_{F,0}^n)$  der  $\mathcal{G}_n$ -meßbaren Funktionen. Insbesondere hat man wegen 8.20

$$T_n^F - \sum_{i=1}^n c_{n,i} a'_n(R_i) \perp L^2(\Omega'_n, \mathcal{G}_n, P_{F,0}^n)$$

und damit – alle betrachteten Variablen sind zentriert – die Aussage

$$E_{P_{F,0}^n} (T_n^F)^2 = E_{P_{F,0}^n} \left( T_n^F - \sum_{i=1}^n c_{n,i} a'_n(R_i) \right)^2 + E_{P_{F,0}^n} \left( \sum_{i=1}^n c_{n,i} a'_n(R_i) \right)^2.$$

Nun hat man aber das Moment auf der linken Seite in 8.9 zu  $\|\psi\|^2$  berechnet; in 8.21 wurde gezeigt, dass der zweite Term auf der rechten Seite für  $n \rightarrow \infty$  gegen  $\|\psi\|^2$  strebt. Also ist gezeigt

$$(+) \quad E_{P_{F,0}^n} \left( T_n^F - \sum_{i=1}^n c_{n,i} a'_n(R_i) \right)^2 \longrightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty.$$

2) In Satz 8.8 werden Rangstatistiken

$$\check{S}_n = \sum_{i=1}^n c_{n,i} a_n(R_i)$$

betrachtet, für eine gegebene Folge von Funktionen  $a_n(\cdot)$ ,  $n \geq 1$ , welche der Bedingung 8.6 genügt:

$$(\circ) \quad \int_0^1 |a_n(1 + [\cdot n]) - \psi(\cdot)|^2 \longrightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty.$$

Nach Konstruktion in 8.7 können wir stets annehmen, daß die Funktionen  $a_n(\cdot)$ ,  $n \geq 1$ , zentriert sind; nach (+) in 8.7 gilt  $E_{P_{F,0}^n}(\check{S}_n) = 0$ ; die Limesfunktion  $\psi$  in ( $\circ$ ) ist dieselbe wie in 1) oben.

Für die in Schritt 1) benutzten Funktionen  $a'_n(\cdot)$ ,  $n \geq 1$ , gilt nach 8.19 ebenfalls

$$(\circ\circ) \quad \int_0^1 |a'_n(1 + [\cdot n]) - \psi(\cdot)|^2 \longrightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty;$$

folglich zeigt Hilfssatz 8.18

$$(\diamond) \quad \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n |a_n(j) - a'_n(j)|^2 \longrightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty.$$

Für die Differenz der Rangstatistiken

$$\check{S}_n - \sum_{i=1}^n c_{n,i} a'_n(R_i) = \sum_{i=1}^n c_{n,i} (a_n - a'_n)(R_i)$$



berechnet man genau wie in 8.21 die zweiten Momente, und erhält wegen ( $\diamond$ )

$$(++) \quad E_{P_{F,0}^n} \left( \check{S}_n - \sum_{i=1}^n c_{n,i} a'_n(R_i) \right)^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{j=1}^n |a_n(j) - a'_n(j)|^2 \longrightarrow 0$$

für  $n \rightarrow \infty$ . Kombiniert man (+) und (++), ist die Aussage von Satz 8.8

$$E_{P_{F,0}^n} (\check{S}_n - T_n^F)^2 \longrightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty$$

bewiesen. □