

Tagungsbericht

Mathematische Statistik und Wahrscheinlichkeitstheorie

17.4. bis 24.4.1966

Unter der Leitung von Herrn Prof. D. MORGENSTERN fand nach beinahe zwei Jahren in Oberwolfach wieder eine Tagung über mathematische Statistik und Wahrscheinlichkeitstheorie statt. Das Interesse an dieser Tagung war sehr groß, es fanden sich 62 Teilnehmer (davon 21 aus dem Ausland) ein. Im einzelnen waren dies:

Teilnehmer:

- Andersen, E.S., Prof. H.C. Øisted Institut, Kopenhagen, Universitetsparken 5
Barndorff-Nielsen, O. Prof., Aarhus, Universität, Matematisk Institut
Baumann, V. Dr., Math. Inst. 5 Köln-Lindenthal, Albertus-Magnus-Platz 1
Beinhauer, R. Dr., Fa. Thyssen-Röhrenwerke, 41 Duisburg-Huckingen
Wildunger Str. 14
Bell, C.B. Prof., Inst. de Stat., Paris V, 9, Quai St. Bernard
Bierlein, D. Prof., Inst. Math. Stat. 75 Karlsruhe, Hertzstr. 16
Bock, H.H., Dipl. Math., Inst. Math. Stat. 78 Freiburg, Hebelstr. 27
Borges, R. Dr., Inst. Math. Stat. Univ., Hamburg -13, Rothembachchaussee
67/69
Christel, H.L., Mediz. Hochschule, 3 Hannover
Dietz, K. Dipl. Math., Inst. f. med. Stat., 78 Freiburg, Eisenbahnstr. 2
Dinges, H. Prof., Univ. 6 Frankfurt a.M., Im Sachsenlager 12
Doksum, K. z. Zt. Inst. de Stat., Paris, 9, Quai St. Bernard
Fieger, W., Dr., Inst. Math. Stat., 75 Karlsruhe, Hertzstr. 16
Gebhardt, F., Dr., Dtsch. Rechenzentrum, 61 Darmstadt, Rheinstr. 75
Gottschewski, J., Dipl. Math., Bundesgesundheitsamt, 1 Berlin 45, Geranien-
str. 3
Hans, O. Prof., Inst. f. Inform. Theor. u. Autom., Praha 2, Vyšehradská 49
Heinhold, J., Prof., Inst. Ang. Math. TH, 8 München 2, Arcisstr. 21
Hering, F. Dipl. Math., 53 Bonn, Burgweg 50
Hinkelmann, K., Dr., Inst. med. Stat., 78 Freiburg, Eisenbahnstr. 2
Hock, D., Dipl. Math., Math. Inst. TH, 3 Hannover
Huber, P.J., Prof., Math. Inst. ETH, 8006 Zürich
Jacobs, K., Prof., Math. Inst., 852 Erlangen, Bismarckstr. 1 1/2

Statistische Methodenlehre

17.4.1968

Unter der Leitung von Herrn Prof. Dr. M. O. H. ...
nahe zwei Jahren in Österreich wieder ...
Statistik ...
Tagung war sehr ...
Land) ein ...

Teilnehmer:

- Andreas, E. Dr., Prof. H. C. O. Institut für Statistik, Universität Wien
- Arnold, G. Dr., Math. Inst., Albert-Ludwigs-Universität, Albertstr. 11
- Bergmann, H. Dr., Prof. Theoret. Stat., Universität Wien, Albrechtsgasse 4
- Bell, G. Dr., Inst. de Stat., Paris V, 9, Rue de Valenciennes
- Bierman, G. Dr., Inst. Math. Stat., 75 Karlsruhe, Poststr. 16
- Bock, R. Dr., Dipl. Math., Inst. Math. Stat., 78 Freiburg, Hohenstr. 17
- Böcher, E. Dr., Inst. Math. Stat., Univ. Hamburg, 78 Hamburg, Postfach 10 15 1
- Christel, M. Dr., Math. Hochschule, 8 Hannover
- Dietz, K. Dipl. Stat., Inst. Math. Stat., 78 Freiburg, Eisenbahnstr. 2
- Dingel, H. Prof., Univ. Frankfurt a. M., am Sachsenlager 12
- Dokum, K. v. Dr., Inst. de Stat., Paris, 9, Rue de Valenciennes
- Fischer, G. Dr., Inst. Math. Stat., 75 Karlsruhe, Poststr. 16
- Gebhardt, F. Dr., Inst. Math. Stat., 61 Darmstadt, Röhrenstr. 75
- Gottschalk, G. Dr., Dipl. Math., Bundesgesundheitsamt, 1 Berlin 45, Gernerstr. 3
- Hall, G. Dr., Inst. f. Inform. Theor. u. Autom., Praha 2, Všechnedská 49
- Hönl, G. Dr., Inst. Math. Stat., 8 München, Arcastr. 81
- Hörig, P. Dipl. Math., 53 Bonn, Burgweg 50
- Hirtzmann, K. Dr., Inst. Math. Stat., 78 Freiburg, Eisenbahnstr. 2
- Hock, U. Dipl. Math., Math. Inst. TH, 3 Hannover
- Hübner, B. Dr., Inst. Math. Stat., 8000 Zürich
- Jacob, K. Dr., Inst. Math. Stat., 852 Erlangen, Eismarktstr. 1 1/3



- Jirina, M., Dr., Akad. d. Wiss., Praha 1, Žitná 25
Kellerer, H., Prof., Math. Inst., 463 Bochum Friederikastr. 11
Klinger, H., Prof., Univ. Düsseld., 34 Göttingen, Bürgerstr. 32
Kloppenburger, J., Dipl. Math., Math. Inst. d. Univ., 74 Tübingen
Kneser, H., Prof., Math. Inst. d. Univ., 74 Tübingen, Ochsenweide 6
Koutsky, Z. D., Dr., Inst. f. Inf. theor. u. Aut., Praha 2, Vyšehradská 49
Krafft, O., Dr., Inst. Math. Stat., 44 Münster, Schloßplatz 2
Krönig, D., Dipl. Math., Math. Sem. d. Univ., 6 Frankfurt, Robert-Mayer-Str. 6-8
Kurotschka, V., Dipl. Math., Inst. Math. Stat., 78 Freiburg, Hebelstr. 27
Lorenz, R. J., Dipl. Math., Bund. Forsch. Anst. f. Viruskrankh. d. Tiere,
74 Tübingen, Postfach 329
Lukacs, Prof., Inst. de Stat., Paris 5, 9, Quai St. Bernard
Lyttkens, E., Univ. Stat. Inst., Uppsala, Sturegatan 2
Mammitzsch, V., Math. Inst. d. Univ., 8 München, Schellingstr. 2-8
Martin-Löf, P., Dr., Stockholm Ö, Grevgatan 13
Morgenstern, D., Prof., Inst. Math. Stat., 78 Freiburg, Hebelstr. 27
Nedoma, J., Dr., Inst. Inf. theor. d. Akad. d. Wiss., Praha 2, Vyšehradská 49
Nölle, G., Dipl. Math., Inst. Math. Stat., 44 Münster, Schloßplatz 2
Peter, R., Bayer. Akad. d. Wiss., 8 München 2, Richard-Wagner-Str. 18
Plachky, D., Inst. Math. Stat., 44 Münster, Nordstr. 5
Prékopa, A., Dr., Math. Inst., Budapest V, Reáltanoda u. 13-15
Rényi, A., Prof., Akad. d. Wiss., Budapest, Benczur utca 28
Révész, P., Prof., Budapest, Reáltanoda u. 13-15
Richter, H., Prof., Math. Inst. d. Univ., 8 München 22, Lerchenfeldstr. 8^I
Rost, H., Math. Inst. d. Univ., 8 München 13, Schellingstr. 2-8
Schmetterer, L., Prof., Math. Inst. d. Univ., 1090 Wien, Strudlhofgasse 4
Schmitz, N., Inst. Math. Stat., 44 Münster, Schloßplatz 2
Schneeberger, H., Dr., Inst. Ang. Math. d. TH, 8 München, Arcisstr. 21
Schneider, B., Prof., Med. Akad., 3 Hannover, Bischofsholer Damm 15
Schrage, G., Inst. Ang. Math. Univ., 53 Bonn, Bonner Talweg 8
Schützenberger, M. P., Prof., Antony (Seine), 74 Rue Velpeau (Frankr.)
Störmer, H., Dr., Fa. Siemens, 8035 Buchendorf, Post Gauting 2, Münchener
Str. 41
Uhlmann, W., Prof., Inst. f. Stat., 87 Würzburg, Plattnerstr. 3
Urbanik, K., Professor, Wrocław 12 (Polen), ul. Stefczyka 8
Vincze, I., Prof., z. Zt. Math. Inst. d. Univ., X 69 Jena, Helmholtzweg 1
Vogel, W., Prof., Inst. Ang. Math., 53 Bonn, Bonner Talweg 8

- Jirina, M., Dr., Akad. d. Wiss., Praha I, Zitna 25
- Kellerer, H., Prof., Univ. Wien, 463 Bochim Friederikastr. 11
- Klinger, H., Prof., Univ. Wien, 34 Göttinger Bürgerstr. 32
- Kloppenburg, J., Dipl. Math., Math. Inst. d. Univ., 74 Tübingen, Ochsenschweide 6
- Knebel, H., Prof., Inst. d. Univ., Praha 8, Vesehradsk 49
- Koutsky, J., Dr., Inst. f. Inf. theor. u. Aut., Praha 8, Vesehradsk 49
- Krafft, O., Dr., Inst. Math. Stat., 44 Münster, Schloßplatz 2
- Krönig, O., Dipl. Math., Math. Sem. d. Univ., 6 Frankfurt, Robert-Mayer-Str. 6-8
- Kuonachka, V., Dipl. Math., Inst. Math. Stat., 18 Frankfurt, Hebelstr. 37
- Lorenz, R., J., Dipl. Math., Fund. Forsch. Anat. f. Viruskrankh. d. Tiere, 74 Tübingen, Postfach 230
- Lukacs, Prof., Inst. de Stat., Paris 5, 9, Quai St. Bernard
- Lytkens, E., Univ. Stat. Inst., Uppsala, Stungarv 2
- Mannschach, V., Math. Inst. d. Univ., 8 München, Schellingstr. 3-8
- Martin-Löf, P., Dr., Stockholm Ö, Grevgatan 11
- Morgenstern, D., Prof., Inst. Math. Stat., 78 Freiburg, Hebelstr. 27
- Medanis, J., Dr., Inst. Inf. theor. d. Akad. d. Wiss., Praha 8, Vesehradsk 49
- Nelle, G., Dipl. Math., Inst. Math. Stat., 44 Münster, Schloßplatz 2
- Peter, R., Bayer. Akad. d. Wiss., 8 München 2, Richard-Wagner-Str. 18
- Pisachy, D., Inst. Math. Stat., 44 Münster, Nordstr. 5
- Prigoda, A., Dr., Math. Inst., Budapest V, Rodjanoda u. 13-15
- Rényi, A., Prof., Akad. d. Wiss., Budapest, Benczur utca 38
- Révész, P., Prof., Budapest, Rodjanoda u. 13-15
- Richter, H., Prof., Math. Inst. d. Univ., 8 München 22, Lerchenfeldstr. 8
- Ros, H., Math. Inst. d. Univ., 8 München 13, Schellingstr. 2-8
- Schmitter, J., Prof., Math. Inst. d. Univ., 1090 Wien, Strudlhofgasse 4
- Schmitt, M., Inst. Math. Stat., 44 Münster, Schloßplatz 2
- Schneberger, H., Dr., Inst. Ang. Math. d. TH, 8 München, Arcisstr. 21
- Schneider, B., Prof., Med. Akad., 3 Hannover, Bischofsholer Damm 15
- Schryge, C., Inst. Ang. Math. Univ., 53 Bonn, Bonner Talweg 3
- Schützenberger, M. P., Prof., Antony (Seine), 74 Rue Volpau (Frankr.),
- Störmer, H., Dr., W. Siemens, 8035 Buchendorf, Post Ganting 3, Münchener Str. 41
- Ullmann, W., Prof., Inst. f. Stat., 87 Würzburg, Plattenstr. 8
- Urbanik, E., Professor, Wrocław 13 (Polen), ul. Stofczyka 9
- Vlasov, I., Prof., St. Math. Inst. d. Univ., X 69 Jena, Helmholtzweg 1
- Vogel, H., Prof., Inst. Ang. Math., 53 Bonn, Bonner Talweg 8



Waldenfels, W. von, Dr., Math. Inst. d. Univ., 66 Saarbrücken

Walter, E., Prof., Inst. med. Stat. u. Dok., 78 Freiburg, Eisenbahnstr. 2

Wendel, J. G., Prof., Dep. of Math. Univ. of Michigan, Ann Arbor, Mich. USA

Winkelbauer, K., Prof., Inst. f. Inf. theor. u. Aut., Praha 2, Vyšehradská 49

Witting, H., Prof., Inst. Math. Stat., 44 Münster, Schloßplatz 2

In 38 Vorträgen wurden die folgenden Problemkreise angeschnitten:

1. Wahrscheinlichkeitstheorie
2. Allgemeine Gesichtspunkte der Statistik
3. Spezielle Test- und Schätzverfahren
4. Nichtparametrische Methoden
5. Informationstheorie
6. Spezielle Themen

Die Fülle der behandelten Themen spiegelte die Vielfalt der Problemstellungen innerhalb der Wahrscheinlichkeitstheorie und ihrer Anwendungen und vermittelte einen erfreulichen Überblick über die derzeit laufenden Forschungen. Die Vorträge gaben im einzelnen nicht nur die (bisher unbekannte) Lösung von bekannten Problemen an, sondern enthielten oft überraschende Lösungsansätze für neuere Problemstellungen (z. B. bezüglich des Zusammenhangs von Zufall, Information und Statistik).

Die jeweils anschließende Diskussion war der Ausgangspunkt für weiterführende Gespräche zwischen den Tagungsteilnehmern, und die zwanglose Atmosphäre des Forschungsinstituts erlaubte einen regen wissenschaftlichen und privaten Gedankenaustausch.

Die folgenden Zusammenfassungen beruhen auf - teilweise gekürzten - Berichten der Vortragenden.

1. WAHRSCHEINLICHKEITSTHEORIE

ANDERSEN, E. S.: Fluctuations of Sums of Random Variables

Let X_1, X_2, \dots, X_n be independ. r.v. and let $S_k = X_1 + \dots + X_k$, $k = 0, 1, \dots, n$. The order statistics of S_0, S_1, \dots, S_m ($0 \leq m \leq n$) are denoted by $R_{m,k}$, $k = 0, 1, \dots, m$, and the index of the sum S_j which equals $R_{m,k}$ is denoted by $L_{m,k}$. (In case two or more sums S_j are equal then it is still possible to define $L_{m,k}$ uniquely).

It is known, see e. g. Sidney Post, J. Math. Anal. Appl. 6 (1963) that the joint distribution of $(R_{n,k}, L_{n,k}, S_n)$ is the convolution of the joint distributions of $(R_{k,k}, L_{k,k}, S_k)$ and of $(R_{n-k,0}, L_{n-k,0}, S_{n-k})$

We have obtained, using an idea of Achi Brandt, Math. Scand. 9 (1961) a

Waldemar von, Dr., Math. Inst. d. Univ., 66 Saarbrück
 Walter, E., Prof., Inst. med. Stat. u. Dok., 78 Freiburg, Eisenbahnstr.
 J. C., Prof., Dep. of Math. Univ. of Michigan, Ann Arbor, Mich.
 Prof., Inst. f. Inf. theor. u. Stat., 44 Münster, Schloßplatz
 Prof., Inst. f. Inf. theor. u. Stat., 44 Münster, Schloßplatz

In 39 Vorträgen wurden die folgenden Problematiken angesprochen:

1. Wahrscheinlichkeitstheorie
2. Allgemeine Eigenschaften der Statistik
3. Spezialfälle und Schätzverfahren
4. Nichtparametrische Methoden
5. Informationstheorie
6. Spezielle Themen

Die Vorträge behandeln Themen, welche die Theorie der Wahrscheinlichkeitstheorie und ihrer Anwendungen und v. a. die statistischen Methoden über die gesamte Breite der Problematik. Die Vorträge geben im wesentlichen nicht nur die (theoretischen) Ergebnisse von bekannten Problemen an, sondern erörtern auch die neueren Lösungsansätze für neuere Problematiken (z. B. bezüglich der Zusammenhänge von Zufall, Information und Statistik).

Die abschließende Diskussion war der Ausgangspunkt für weitere Vorträge. Die Vorträge zwischen den Tagungsteilnehmern, und die zwischen den Vorträgen des Forschungsinstituts erlaubte einen regen wissenschaftlichen und privaten Gedankenaustausch.

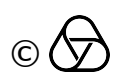
Die folgenden Zusammenfassungen beruhen auf teilweise gekürzten Vorträgen der Vorträge.

1. WAHRSCHEINLICHKEITSTHEORIE

ANDERSEN, E. S.: Fluctuations of Sums of Random Variables

Let X_1, X_2, \dots, X_n be independent, i. v. and let $S_n = X_1 + \dots + X_n$. The order statistics of S_0, S_1, \dots, S_m ($0 \leq m \leq n$) are denoted by $R_{m,k}$, $k = 1, \dots, m$, and the index of the sum S_j which equals $R_{m,k}$ is denoted by $I_{m,k}$. (In case two or more sums S_j are equal then it is still possible to define $I_{m,k}$ uniquely).

It is known, see e.g. Gagny, Proc. 1. Math. Anal. Appl. 6 (1968) that the joint distribution of $(I_{m,1}, I_{m,2}, \dots, I_{m,m})$ is the convolution of the joint distributions of $(I_{n-k,1}, I_{n-k,2}, \dots, I_{n-k,n-k})$ and of $(I_{k,1}, I_{k,2}, \dots, I_{k,k})$. We have obtained, using an idea of Achil Brandt, Math. Scand. 9 (1961) a



proof based on a combinatorial lemma. This lemma allows extension of the result to symmetrically dependent r.v. and also other extensions.

FLIEGER, W.: Die Anzahl der Niveaudurchgänge von Gaußschen Prozessen

Ausgehend von einer für den Erwartungswert von ordinären Zählprozessen geltenden Formel läßt sich der Erwartungswert der Anzahl der Nullniveaudurchgänge eines stochastischen Prozesses berechnen. Für einen Gaußschen Prozeß $x(t)$ (mit $E x(t) = 0$ und $\text{var } x(t) = 1$ für alle t des Definitionsbereichs) erhält man auf diesem Weg mit Hilfe des Burkill-Integrals notwendige und hinreichende Bedingungen dafür, daß der Erwartungswert der Anzahl der Durchgänge durch das Niveau a und der Erwartungswert der Anzahl der Schnittpunkte von $x(t)$ mit einer Kurve $f(t)$ endlich sind. Verallgemeinert man den Begriff des Niveaudurchgangs entsprechend, so gelten die Ergebnisse auch für (unstetige) separable Prozesse.

MAMMITZSCH, V.: Zur Existenz von gemischten Momenten bei vorgegebenen Momenten höherer Ordnung

Es sei $a(\omega)$ ein n -dimensionaler zufälliger Vektor, $x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$; $E a^x := E \prod_{i=1}^n a_i^{x_i}$ bezeichne das "Moment der Ordnung x ",

$K_a := \{x \in \mathbb{R}^n : E a^x < \infty\}$ den "Existenzbereich von a ". Dann gilt:

- 1) $0 \in K_a$; K_a ist konvex und ein F_σ .
- 2) Sei $K \subset \mathbb{R}^n$ beschränkt, abgeschlossen, konvex, sowohl ein F_σ wie ein G_δ , $0 \in K$; dann existiert ein Zufallsvektor a , der K zum Existenzbereich hat.
- 3) Es sei $E a^r < \infty$ für ein $0 < r \in \mathbb{R}^n$. Man sucht notwendige und hinreichende Bedingungen, damit $E a^s < \infty$ für alle s aus $W := \{s : 0 \leq s \leq r\}$.
Lösung: Man muß die Existenz aller $E a^e$ fordern, wo $0 \neq e \neq r$ Eckpunkt von W ist. Diese Bedingung läßt sich nicht dahingehend abschwächen, daß andere als die angegebenen Momente mit Ordnungen aus W existieren sollen.

RÉVÉSZ, P.: On a zero-one Law (Ergebnis unter Mitarbeit von P. Bártfai)
 X_1, X_2, \dots seien zufällige Größen, B_n^N die kleinste von X_1, \dots, X_N erzeugte σ -Algebra.

Def.: Die Folge X_1, X_2, \dots heißt δ -mischend (mit $0 < \delta < 1$), wenn eine Folge $a_n \rightarrow \infty$ existiert, so daß (für genügend große n)

proved based on a combinatorial lemma. This lemma follows naturally from the fact that the number of solutions is symmetrically dependent on the number of variables.

FLURBAU, W.: Die Anzahl der Lösungen von Gleichungssystemen

... von einem für die Lösungssysteme ...
... die Anzahl der Lösungen ...
... die Anzahl der Schnittpunkte von $x(t)$ mit ...
... man den Begriff des Niveaus ...
... (anstatt) ...

FLURBAU, W.: Zur Existenz von reellen Momenten

Reelle Momente höherer Ordnung

... ein n -dimensionaler reeller Vektor $x = (x_1, \dots, x_n)$...
... bezeichnet die n -te Potenz ...
... $H_n(x)$...
... K_n ...
... H_n ...
... K_n ...
... H_n ...
... K_n ...
... H_n ...
... K_n ...
... H_n ...
... K_n ...

BRUNNEN, F.: On a zero-one law (Ergebnis unter Mitarbeit von F. Böttger)

... X_1, X_2, \dots, X_n ...
... die Elemente von X_1, \dots, X_n ...
... n -mischend (mit $0 < \delta < 1$) ...
... n ...



$$|P(A | B_1^n) - P(A)| \leq \delta \quad \text{für alle } A \in B_{n+a}^\infty.$$

SATZ: Ist X_1, X_2, \dots δ -mischend, so gilt:

$$P(C) \geq 1 - \delta \quad \text{für alle } C \in T = \bigcap_{n=1}^\infty B_n^\infty.$$

FOLGERUNG: Wenn $\delta < \frac{n-1}{n}$, dann ist T eine atomare σ -Algebra mit höchstens $n-1$ Elementen (d. i. Verallgemeinerung eines Satzes von H. Cohn). Dieses Ergebnis ist in folgender Weise optimal: Man kann für jedes n und $\delta = \frac{n-1}{n}$ δ -mischende Folgen X_1, X_2, \dots konstruieren derart, daß T n Atome enthält.

SCHMETTERER, L.: Summen Markov'scher Ketten auf endlichen Halbgruppen

Sei S eine endliche Halbgruppe und $(\xi_i, i \geq 1)$ ein stationärer Markov'scher Prozeß mit Zustandsraum S . Der Prozeß $s_n^+ = \xi_1 \xi_2 \dots \xi_n$ (oder $s_n^- = \xi_n \xi_{n-1} \dots \xi_1$), $n \geq 1$, ist im allgemeinen kein Markov-Prozeß, wohl aber ist der Prozeß (s_n^+, ξ_n) mit dem Zustandsraum $S \times S$ ein solcher. Das Verhalten des Prozesses s_n^+ für $n \rightarrow \infty$ kann studiert werden, wenn die Klassifikation der Zustände von (s_n^+, ξ_n) bekannt ist.

Mit Hilfe des zweiseitigen Minimalideals H_n in S werden die rekurrenten Zustände von (ξ_i) und (s_n^+, ξ_n) und die Periodizitätsverhältnisse in (s_n^+, ξ_n) beschrieben.

Ist S eine Gruppe, so erhält man folgende Charakterisierung:

$\lim_{n \rightarrow \infty} P(s_n^+ | (s, e))$ ist genau dann das Haarsche Maß auf S , wenn S die Invarianzgruppe ist.

STÖRMER, H.: Überlagerung nichtstationärer Erneuerungsprozesse

Gegeben sei eine Folge von nichtstationären Erneuerungsprozessen (Ursprungsprozessen). Durch Überlagerung der jeweils n ersten Prozesse entsteht eine neue Folge von Prozessen, die im allgemeinen keine Erneuerungsprozesse sind. Es wird ein Grenzwertsatz bewiesen, der zeigt, wie sich das lokale Verhalten der Überlagerungsprozesse unter recht allgemeinen Voraussetzungen dem eines Poissonprozesses nähert. Dieser Satz ist ein Analogon zu dem Grenzwertsatz von Khintchine für Folgen von Folgen stationärer Erneuerungsprozesse.

für alle $A \in \mathcal{E}_n$ gilt $|P(A) - P(A)| \leq \frac{n-1}{n}$

ist für X_1, X_2, \dots, X_n δ -mischend, so gilt

$$P(C) \leq 1 - \delta$$

FOLGERUNG: Wenn $\delta > \frac{n-1}{n}$, dann ist T ein stochastischer n -Akteur mit

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

SCHEITERTHEOREM, I.: Einmalige Erneuerung und endliche Halb-

gruppen

Bei S n endliche Halbgruppe (S, \cdot) und (S, \cdot) ein endlicher n -Akteur

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

SCHEITERTHEOREM, II.: Erneuerung nichtstationärer Erneuerungsprozesse

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

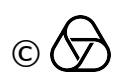
Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes

Ergebnis $n-1$ (d.h. Verlust) mit Wahrscheinlichkeit δ . Man kann für jedes



WENDEL, J.G.: The exact Hausdorff Measure of the zero set of a stable process

- (1) Let $X(t)$ be a (sufficiently regular version of a) stable process of index $\alpha \in (1, 2)$ and let $Z = \{t : X(t) = 0\}$. For $\beta = 1 - \alpha^{-1}$ put $\varphi(h) = h^\beta \cdot (\log |\log h|)^{1-\beta}$, $0 < h \leq h_0$, and let $\varphi - m(\cdot)$ denote the Hausdorff-measure induced by φ . Then $0 < \varphi - m(Z \cap [0, t]) := f(t) < \infty$ for all $t > 0$, almost surely (a. s.).
- (2) Let $A(t)$ be the local time of $X(t)$ at zero, in the sense of Beylan (Ill. J. Math., 1964). There exists a positive finite constant c such that $f(t) = c A(t)$ for all t , a. s. As shown by Stone (Ill. J. Math., 1963) the function $A^{-1}(t)$ inverse to $A(t)$ is an increasing stable process of index β . Then (1) und (2) are corollaries of
- (3) Let $\tau(t)$ be an increasing stable process of index $\beta \in (0, 1)$, and let \mathcal{C} be its range. Then $\varphi - m(\mathcal{C} \cap [0, \tau(t)]) = ct$ for all $t > 0$, a. s.

ALLGEMEINE GESICHTSPUNKTE DER STATISTIK

BAUMANN, V.: Dualisierung eines durch einen Test gegebenen linearen Programms

Es wird das Problem betrachtet, eine zusammengesetzte Hypothese H gegen eine einfache Alternative v mit gegebener Sicherheitsschranke α trennscharf zu testen. Das Problem kann als ein lineares Programm über dem Banach-Raum \mathfrak{F} der meßbaren beschränkten Funktionen φ betrachtet werden. Das zu diesem Programm duale ist: Man minimiere $\alpha y_1^*(1) + y_2^*(1)$ unter den Nebenbedingungen $y_1^* \geq 0$, $y_2^* \geq 0$, $y_1^*(E_v \varphi) + y_2^*(\varphi) \geq E_v \varphi$ (für alle $\varphi \in \mathfrak{F}$, $\varphi \geq 0$). Dabei ist $E \cdot \varphi \in C(H)$, dem Raum der über H stetigen und beschränkten Funktionen, y_1^* stetiges lineares Funktional über $C(H)$, y_2^* stetiges lineares Funktional über \mathfrak{F} . Mit einer Verallgemeinerung des Motzkin'schen Transpositionssatzes kann gezeigt werden, daß die (schwache) Lösbarkeit des Testproblems mit der (schwachen) des Dualproblems äquivalent ist. Es kann jedoch keine statistische Interpretation des Dualprogramms gegeben werden.

The exact Hausdorff Measure of the process
U. G. : The exact Hausdorff Measure of the process

In section 1, we consider a stationary process $\{X(t)\}$ with a continuous sample function $X(t)$ on $[0, \infty)$. Let \mathcal{H}^d denote the Hausdorff measure induced by \mathcal{H}^d on \mathbb{R}^d . Then \mathcal{H}^d is almost surely a.s. \mathcal{H}^d of $X(t)$ is zero, if $d > \dim X(t)$. There exists a positive real number α such that \mathcal{H}^d is a.s. \mathcal{H}^d of $X(t)$ is finite and positive for $d < \alpha$. As the Hausdorff dimension of the function $X(t)$ is α , we have \mathcal{H}^d is a.s. \mathcal{H}^d of $X(t)$ is finite and positive for $d < \alpha$. Then \mathcal{H}^d is a.s. \mathcal{H}^d of $X(t)$ is finite and positive for $d < \alpha$. Let \mathcal{H}^d be the Hausdorff measure induced by \mathcal{H}^d on \mathbb{R}^d . and let \mathcal{H}^d be the Hausdorff measure induced by \mathcal{H}^d on \mathbb{R}^d .

ALLGEMEINE GEMEINSCHAFTLICHE STATISTIK

BAUMANN, V. : Darstellung eines durch eine Teilpopulation
Programme

Es wird ein Problem betrachtet, eine gemeinsame statistische Hypothese H_0 gegen eine einfache Alternative H_1 mit gegebenem Sicherheitsniveau α zu entscheiden. Das Problem kann als in lineare Programme über den Parameterraum \mathbb{R}^n überführt werden, wobei die Testfunktion T durch eine lineare Funktion L ersetzt werden kann. In diesem Programm kann L durch eine Funktion H ersetzt werden, die unter den Nebenbedingungen $y_1^* \leq H(y) \leq y_2^*$ (für alle $y \in \mathbb{R}^n$) erfüllt ist. Dabei ist $y_1^* \leq y_2^*$, $y_1^* \leq 0$, $y_2^* \geq 0$. Die Funktion H ist über H stetig und beschränkte Funktionen y_1^* stetige lineare Funktionen über \mathbb{R}^n , $y_1^* \leq H(y) \leq y_2^*$ über \mathbb{R}^n . Mit einer Verallgemeinerung des Kriteriums der Testfunktionswerte kann gezeigt werden, dass die (schwache) Lösung des Testproblems mit der (schwachen) des Testproblems äquivalent ist. Es kann jedoch keine statistische Entscheidung über die Testfunktion T gegeben werden.



BIERLEIN, D.: Über die Effektivität prästatistischer Informationen

In das WALD'sche Modell eines statistischen Entscheidungsproblems wird die Gesamtheit \mathfrak{S} derjenigen W Maße auf einem hinreichend großen σ -Ring über dem Parameterbereich X einbezogen, die mit dem prästatistischen Wissen des Statistikers verträglich sind. Eine prästatistische "Information" \mathfrak{S} wird "effektiv" genannt, wenn das MM Risiko bezogen auf \mathfrak{S} kleiner ist als das MM Risiko im Fall fehlenden Vorwissens. Kriterien für die Effektivität von \mathfrak{S} werden mit Hilfe einer spieltheoretischen Interpretation hergeleitet und auf den Fall der Punktschätzung einer Wahrscheinlichkeit x spezialisiert. Wird \mathfrak{S} durch die "vage" Vorkenntnis $\varphi(x \leq \tau) = \vartheta$ erzeugt, so sind die Wertepaare (τ, ϑ) mit effektivem \mathfrak{S} einer graphischen Darstellung zu entnehmen. Die Vorgabe der Gleichverteilung über X entspricht nicht einem völligen Nichtwissen, sondern der effektiven prästatistischen Information $\mathfrak{S} = \{L|\mathfrak{S}\}$, deren Effektivität - in naheliegender Weise quantitativ erfaßt - allerdings auch von der vager Vorkenntnisse übertroffen werden kann.

HUBER, P. I.: Strikte Effizienz und Supereffizienz

Sei $(P_\vartheta)_{\vartheta \in U} \subset R$ eine einparametrische Familie von Wahrscheinlichkeitsmaßen, welche Dichten p_ϑ in Bezug auf ein σ -endliches Maß besitzen.

ANNAHME: $\frac{p_{\vartheta+\Delta} - p_\vartheta}{p_\vartheta \cdot \Delta}$ hat einen $L_2(p_\vartheta)$ -Limes $\frac{p'_\vartheta}{p_\vartheta}$ für $\Delta \rightarrow 0$, und

$I(\vartheta) = \int \left(\frac{p'_\vartheta}{p_\vartheta}\right)^2 dP_\vartheta$ ist stetig und $\neq 0$ in ϑ_0 . Sei x_1, x_2, \dots eine Folge von unabhängigen Zufallsgrößen mit Verteilung P_{ϑ_0} .

SATZ: Wenn eine Folge von Schätzungen $T_n = T_n(x_1, \dots, x_n)$ von ϑ in ϑ_0 strikt effizient ist, d.h. wenn für ein $c > 0$

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \limsup_{n \rightarrow \infty} \sup_{|\vartheta - \vartheta_0| \leq \frac{ck}{\sqrt{n}}} I(\vartheta) E_\vartheta \{ \min[n(T_n - \vartheta)^2, k^2] \} \leq 1,$$

dann gilt

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \lim_{n \rightarrow \infty} I(\vartheta_0) E_{\vartheta_0} \{ \min[n(T_n - \vartheta_0)^2, k^2] \} = 1,$$

und $\mathcal{Q}(\sqrt{n}(T_n - \vartheta_0)) \rightarrow N(0, \frac{1}{I(\vartheta_0)})$. Insbesondere kann T_n in ϑ_0 nicht supereffizient sein.

BIBLIORAM D.: Über die Effektivität prästatistischer Informationen

Das in der Einleitung erwähnte Entscheidungsproblem wird
 durch die in Abschnitt 1.1 beschriebene Entscheidungsprozedur gelöst,
 wobei die zu beschreibende Entscheidungsprozedur (in der die
 Entscheidungsregeln durch die Entscheidungsregeln d^* und d^* ersetzt
 werden) für die Entscheidungssituation (θ, s) durch die
 Entscheidungsregel d^* (bzw. d^*) für die Entscheidungssituation
 (θ, s) gegeben ist. Die Entscheidungsregeln d^* und d^* sind
 durch die Entscheidungsregeln d^* und d^* für die Entscheidungssituation
 (θ, s) gegeben ist. Die Entscheidungsregeln d^* und d^* sind
 durch die Entscheidungsregeln d^* und d^* für die Entscheidungssituation
 (θ, s) gegeben ist.

HILFSAUSSAGEN 1.1: Gültigkeit von Minimax und Supereffizienz

Sei $(P_0, P_1) \in \mathcal{C}$ eine einparametrische Familie von Wahrscheinlichkeits-
 massen, welche Dichten p_θ in Bezug auf ein σ -endliches Mass besitzen.

ANNAHME: $\frac{p_1 + \Delta - p_0}{p_0}$ hat einen (p_0) -Limes $\frac{1}{\Delta}$ für $\Delta \rightarrow 0$, und

(1) $\frac{p_1}{p_0} = \frac{p_1 + \Delta - p_0}{p_0} + \frac{p_0}{p_0}$ ist stetig und $\frac{1}{\Delta} \rightarrow \infty$ in $\theta \rightarrow \theta_0$ ein

Folgt von unabhängigen Zufallsgrößen mit Verteilung

$T_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n T_i$ in θ_0 konzentriert (d.h. wenn für ein $\epsilon > 0$ in

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P_\theta \left(\left| \frac{T_n - \theta_0}{\sqrt{\frac{1}{n}} \left(\frac{p_1}{p_0} \right)^{1/2}} \right| \leq \epsilon \right) = 1$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E_\theta \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (T_i - \theta_0) \right) = 0$$

und $\lim_{n \rightarrow \infty} P_\theta \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (T_i - \theta_0) \geq \epsilon \right) = 0$ insbesondere kann T_n in θ_0



KRAFFT, O.: Eine symmetrische Behandlung des Testproblems

Das Testen zweier Hypothesen H und K über den Parameter ϑ einer dominierten Klasse $\mathfrak{B} = \{w_\vartheta, \vartheta \in \Theta\}$ (wobei $\Theta = \Theta_H + \Theta_K$) von Wahrscheinlichkeitsverteilungen über einem Stichprobenraum (X, \mathfrak{B}) läßt sich mit Hilfe eines Optimalitätskriteriums behandeln, welches die Fehlerwahrscheinlichkeiten 1. und 2. Art symmetrisch berücksichtigt. Strukturaussagen für auf diesem Kriterium beruhende Tests lassen sich aufgrund von Dualitätsbetrachtungen gewinnen. Hierzu reduziert man das Problem durch Mittelbildung über die zu Θ_H und Θ_K gehörenden Dichten und Minimierung des in der \mathfrak{L}_1 -Norm gemessenen Abstandes der gemittelten Dichten.

LUKACSZE.: Anwendung der charakteristischen Funktionen in der Statistik

MARTIN-LÖF, P.: Must a statistician specify the test he will use without looking at the observations?

In order that it be permissible to apply a statistical test it is currently required that it must have been decided upon without looking at the observations. This important non mathematical clause is related to and just as vague as von Mises' "Auswahl ohne Benutzung der Merkmalunterschiede der auszuwählenden Elemente". In practice statisticians actually look at their observations to find out whether they have some very improbable property in which case the hypothesis is rejected. To remove this gap between theory and practice it is proposed to consider all tests which can be effectively defined, each test being weighted with the number of bits which are required to define it. The notion of effectiveness is made precise by means of recursive function theory.

NÖLLE, G.: Zur Theorie der bedingten Tests

Zur Konstruktion eines gleichmäßig besten Tests (im Sinne von Neyman and Pearson) für zwei zusammengesetzte Hypothesen ermittelt man häufig zunächst einen für $\mathfrak{B} = \{w_\vartheta, \vartheta \in \Theta\}$ (mit geeignetem Θ) ähnlichen, gegen eine einfache Alternative w_{ϑ_0} besten Test zum Niveau α . Ist T eine für \mathfrak{B} vollständige suffiziente Statistik und bezeichnet \mathfrak{C}_α die Menge der Tests mit Neyman-Struktur für \mathfrak{B} bezüglich T , so genügt es, einen Test

KRUMHOLTZ, O.: Eine symmetrische Behandlung des Testproblems

Das Testen zweier Hypothesen H und K über den Parameter θ einer
dominierten Klasse $\mathcal{E} = \{\omega, \theta \in \mathcal{E}\}$ (wobei $\theta = \theta_H + \theta_K$) von Werten θ_H und
Nichtkoherenzen ausgehen über einem Stichprobenraum (X, \mathcal{A}, P) mit
Hilfe eines optimalen Entscheidungskriteriums behandeln, wobei die Fehlerwahrscheinlichkeit
sicherlich α ist. Für asymmetrische Verlustfunktionen $L(\theta, d)$ ist die
optimalen Entscheidungen $d^*(\theta)$ durch die Bedingung $L(\theta, d^*(\theta)) \leq L(\theta, d)$ für
alle Entscheidungen d gegeben. Hierin bedeutet $d^*(\theta)$ die optimale Entscheidung
abhängig von θ . Die Entscheidung $d^*(\theta)$ ist diejenige, die die Verlustfunktion
minimiert. Die Entscheidung $d^*(\theta)$ ist diejenige, die die Verlustfunktion
minimiert. Die Entscheidung $d^*(\theta)$ ist diejenige, die die Verlustfunktion
minimiert.

BRUNNEN: Anwendung der charakteristischen Funktionen in der Statistik

Die charakteristische Funktion einer Zufallsvariable X ist die Funktion $\phi_X(t)$, die durch $\phi_X(t) = E[e^{itX}]$ definiert ist. Sie ist eine komplexewertige Funktion, die für alle reellen t definiert ist. Die charakteristische Funktion einer Zufallsvariable X ist die Funktion $\phi_X(t)$, die durch $\phi_X(t) = E[e^{itX}]$ definiert ist. Sie ist eine komplexewertige Funktion, die für alle reellen t definiert ist.

Looking for the best test?

Die Frage nach dem besten Test ist eine der ältesten und wichtigsten Fragen der Statistik. In der Praxis sind die Testprobleme oft sehr komplex und die Daten oft unvollständig. In der Theorie sind die Testprobleme oft sehr einfach und die Daten oft vollständig. In der Praxis sind die Testprobleme oft sehr komplex und die Daten oft unvollständig. In der Theorie sind die Testprobleme oft sehr einfach und die Daten oft vollständig. In der Praxis sind die Testprobleme oft sehr komplex und die Daten oft unvollständig. In der Theorie sind die Testprobleme oft sehr einfach und die Daten oft vollständig.

NÖLLE, G.: Zur Theorie der bedingten Tests

Zur Konstruktion eines bedingten Tests (im Sinne von Neyman und Pearson) für zwei zusammengesetzte Hypothesen ermittelt man häufig zunächst einen für $\mathcal{E} = \{\omega, \theta \in \mathcal{E}\}$ (mit geeigneten θ) ähnlichen, gegen eine alternative Hypothese \mathcal{E}' besten Test zum Niveau α . Ist T ein für \mathcal{E} verifizierendes Entscheidungskriterium und bezeichnet ϕ die Menge der Tests mit Niveau α für \mathcal{E} , so genügt es, ein Test



$\varphi^* \in \mathfrak{F}_\alpha$ zu bestimmen mit $E_{\vartheta_0}(\varphi^* | t) \geq E_{\vartheta_0}(\varphi | t)[w_{\vartheta_0}^T] \forall \varphi \in \mathfrak{F}_\alpha$. Es wird gezeigt, daß ein solcher Test stets existiert, falls \mathfrak{B} dominiert ist.

Existieren bedingte Verteilungen $w_{\vartheta_0}^{X/t}$ bzw. $w_{\vartheta_0}^{X/t}$ von w_{ϑ_0} , $\vartheta \in \theta$, bzw. w_{ϑ_0} , so geht man zur Bestimmung von φ^* im allgemeinen so vor, daß für jedes t ein bester Test φ_t^* für $w_{\vartheta_0}^{X/t}$ gegen $w_{\vartheta_0}^{X/t}$ ermittelt wird.

Lassen sich dann die "bedingten Tests" φ_t^* zu einer meßbaren Funktion zusammensetzen, so erhält man bekanntlich einen Test φ^* mit den oben genannten Eigenschaften. Diese Konstruktion soll für dominiertes \mathfrak{B} allgemein durchgeführt werden. Mit Hilfe einer einfachen Darstellung für φ^* kann man die Meßbarkeit nachweisen.

Die entsprechende Fragestellung für nicht-dominiertes \mathfrak{B} kann nur unvollkommen beantwortet werden.

PLACHKY, D.: Zur schwachen Konvergenz von Testfunktionen

Es seien μ ein σ -finites Maß und \mathfrak{F} die Menge der Testfunktionen über (X, \mathfrak{B}) , wobei zwei Testfunktionen, die μ -fast überall übereinstimmen, identifiziert werden. Ist \mathfrak{B} ein separabler σ -Körper, so gilt bekanntlich: $(\mathfrak{F}, \mathfrak{T})$ ist ein folgenkompakter Hausdorff-Raum, wobei \mathfrak{T} die Topologie der schwachen Konvergenz von Testfunktionen ist.

Es wird gezeigt, daß diese Aussage auch ohne diese Separabilitätsannahme richtig ist. Ist jedoch \mathfrak{B} separabel, so gilt sogar, daß $(\mathfrak{F}, \mathfrak{T})$ ein folgenkompakter Hausdorff-Raum mit einer abzählbaren Basis ist. Die Existenz einer abzählbaren Basis wiederum ist äquivalent damit, daß $(\mathfrak{F}, \mathfrak{T})$ ein metrischer Raum ist. Hieraus folgt: $(\mathfrak{F}, \mathfrak{T})$ ist genau dann metrisierbar, wenn die schwache Konvergenz von Testfunktionen durch abzählbar viele $f_i \in \mathfrak{M}_1(X, \mathfrak{B}, \mu)$ bestimmt ist. Schließlich werden für das Problem, wann die schwache Konvergenz mit der starken Konvergenz von Testfunktionen übereinstimmt, eine maßtheoretische und eine topologische Charakterisierung angegeben.

SCHMITZ, N.: Zur Lösung eines Mehrentscheidungsproblems

Es werden (für festen Stichprobenumfang) Aussagen über Existenz und Gestalt optimaler Entscheidungsfunktionen bei einem k -Entscheidungs-

Es wird $\int_{\Omega} |f_n| d\mu \leq \int_{\Omega} |f| d\mu$ für $n \geq 1$ angenommen. Es wird

gewagt, dass ein solcher Test stets existiert, falls \mathbb{R} dominant ist.

Lineare Unabhängigkeit von w_1, \dots, w_n bzw. w_1, \dots, w_n von w_{n+1}, \dots, w_m .

Es gibt eine Bestimmung von ϵ im allgemeinen so vor, dass

die w_1, \dots, w_n ein Test für w_1, \dots, w_n gegen w_{n+1}, \dots, w_m bilden.

Es gibt eine lineare Funktion ϕ zu einer gegebenen Funktion

so, dass ϕ ein Test für w_1, \dots, w_n gegen w_{n+1}, \dots, w_m ist.

Die Konstruktion soll für dominante \mathbb{R} gelten.

Die Konstruktion soll für dominante \mathbb{R} gelten.

Die Konstruktion soll für dominante \mathbb{R} gelten.

Die Konstruktion soll für dominante \mathbb{R} gelten.

Die Konstruktion soll für dominante \mathbb{R} gelten.

BEWEIS DER KONVERGENZ VON TESTFUNKTIONEN

Es seien ϕ_1, \dots, ϕ_n ein Test für w_1, \dots, w_n gegen w_{n+1}, \dots, w_m .

Die ϕ_1, \dots, ϕ_n sind Testfunktionen, die w_1, \dots, w_n gegen w_{n+1}, \dots, w_m testen.

Identifizieren wir \mathbb{R} mit \mathbb{R}^1 , so ist bekannt

Leibniz'sche Regel für Ableitungen, wobei ϕ die Topo-

logie der Konvergenz von Testfunktionen ist.

Es wird gezeigt, dass diese Aussage auch ohne diese Eigenschaften

richtig ist. Es ist ϕ gegeben, dass ϕ ein

Test für w_1, \dots, w_n gegen w_{n+1}, \dots, w_m ist.

Die Konstruktion soll für dominante \mathbb{R} gelten.

Die Konstruktion soll für dominante \mathbb{R} gelten.

Die Konstruktion soll für dominante \mathbb{R} gelten.

Die Konstruktion soll für dominante \mathbb{R} gelten.

Die Konstruktion soll für dominante \mathbb{R} gelten.

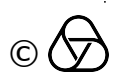
Die Konstruktion soll für dominante \mathbb{R} gelten.

Die Konstruktion soll für dominante \mathbb{R} gelten.

SCHLIESSEN DER KONVERGENZPROBLEME

Es werden hier weitere Eigenschaften von ϕ angegeben.

Die Konstruktion soll für dominante \mathbb{R} gelten.



problem gemacht, das aufgrund gleichartiger Berücksichtigung aller Hypothesen symmetrisch ist. Allerdings werden die Hypothesen bei der Optimierung je nach der Bedeutung von Fehlentscheidungen verschieden stark bewertet. Dabei ergibt sich eine Äquivalenz mit einem Minimax-Problem. Unter Verwendung der von WITTING und KRAFFT für die Testtheorie entwickelten Methoden aus dem Gebiet der linearen Programme lassen sich mit Hilfe dualer Variabler notwendige und hinreichende Bedingungen für die Optimalität von k -Entscheidungsverfahren angeben. Daraus folgen dann auch leichter zu verifizierende Bedingungen, die jedoch nur notwendig bzw. nur hinreichend sind.

Aus der Äquivalenz mit einem asymmetrischen Problem ergeben sich auch für die Testtheorie einige neue Aspekte.

3. SPEZIELLE TEST - UND SCHÄTZVERFAHREN

GEBHARDT, F.: Verteilung des 3. und 4. Stichprobenmoments bei Gaußvariablen

X_1, \dots, X_n seien unabhängig normal verteilt, $S^2 := \frac{1}{n} \sum (X_i - \bar{X})^2$,
 $\sqrt{b_1} = \frac{1}{n} \sum (X_i - \bar{X})^3 / S^3$, $b_2 = \frac{1}{n} \sum (X_i - \bar{X})^4 / S^4$. Besprochen wird die Approximation der Signifikanzschranken für $\sqrt{b_1}$ und b_2 durch:

- Berechnung der ersten vier Momente von $\sqrt{b_1}$ und b_2 mittels k -Statistiken, Approximation durch Pearson-Verteilungen ($n \geq 100$ bei b_2 und $n \geq 50$ bei $\sqrt{b_1}$ ist ausreichend)
- Monte-Carlo-Verfahren: Simulation durch Stichproben der Größenordnung 100 000. Erzeugung der Zufallszahlen durch "Mischen" von Pseudozufallszahlengeneratoren, da die für gut gehaltenen Kongruenzmethoden, wie $a_{n+1} = (2^{18} + 3) a_n + 5 \bmod 2^{35}$, starke Korrelationen bewirken ($a_{n+2} = 6 a_{n+1} - 9 a_n + \text{const.}$)

Veröffentlichung demnächst in der Biometrischen Zeitschrift.

JIRINA, M.: Ein Problem der weitliegenden Beobachtungen

Bei der statistischen Qualitätskontrolle mögen die zufälligen, unabhän-

große ... macht, dann ...
 Hypothese ...
 Optimal ...
 stark ...
 Problem ...
 Test ...
 me ...
 E ...
 D ...
 doch ...
 Aus der ...
 auch für ...

3. STÄRKE DER SCHÄTZVERFAHRE...

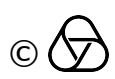
GEBI... 3. und 4. Stützpunkte...

X_1, \dots, X_n ...
 ...
 ...

a) Berechnung ...
 P-f-statistik ...
 bei ...

b) ...
 ...
 ...

...
 ...
 ...
 ...



gigen, nach $\mathcal{N}(m, \sigma^2)$ verteilten Größen X_1, \dots, X_n beobachtet werden: Annahme der Partie für $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum X_i < A$, sonst Ablehnung. Ausnahmsweise kommen "grobe" Fehler vor: Man beobachtet $X_i + d$ statt X_i (d eine Konstante) und könnte deshalb eine schlechte Lieferung annehmen.

DEFINITION: ϵ_1 (klein, $\leq 0,05$), ϵ_2 (nicht zu klein, $\geq 0,5$) seien fest vorgegebene Zahlenwerte; die Abweichung d_0 heißt grob, wenn

$$P(\bar{x} < A/d=0) = \epsilon_1 \quad \text{und} \quad P(\bar{x} < A/d=d_0) = \epsilon_2.$$

Hieraus folgt d_0 als Funktion von ϵ_1, ϵ_2 .

Sei $K = \sum (X_i - \bar{X})^2$ die Testgröße zur Elimination von "verdächtigen" Beobachtungen, so erlauben die Gleichungen:

$$P(K \leq k_0 | d=0) = 1 - \eta_1 \quad \text{und} \quad P(K > k_0 | d=d_0) = \eta_2$$

mit festen η_1, η_2 die Bestimmung einer vernünftigen Signifikanzschranke k_0 .

LYTTKENS, E.: Über die bedingte Verteilung der zufälligen Fehler für gegebene beobachtete Werte

Unter Voraussetzung Gauß'scher Fehlerfunktion und Unabhängigkeit zwischen dem zufälligen Fehler und dem wahren Wert haben K. G. Malmquist und A. S. Eddington Formeln des bedingten Mittelwertes und Streuung des zufälligen Fehlers für einen gegebenen Beobachtungswert hergeleitet. Die entsprechenden Formeln in dem mehrdimensionalen Falle sind hier mit Hilfe der bedingten charakteristischen Funktion der zufälligen Fehler für gegebene Beobachtungswerte abgeleitet in Übereinstimmung mit meinen Ergebnissen in den vierziger Jahren. Diese Ergebnisse sind dann auf die Faktoranalyse verwendet. Dabei erreicht man die entsprechenden Resultate für die bedingte Verteilung der Faktoren für gegebene Beobachtungswerte (Teste).

SCHNEEBERGER, H.: Optimierung von Stichproben

Es wird eine Lösung des Problems angegeben, bei geschichteter Zufallsauswahl, die Schichtungspunkte so zu bestimmen, daß bei optimaler bzw. proportionaler Aufteilung des Stichprobenumfanges n die Streuung $\sigma \frac{2}{x}$ ein Minimum wird. Das Verfahren ist auf ein- und mehrdimensionale,

... ermittelten Größen X_1, \dots, X_n ...

... (klein) ...

$$P(\bar{x} > k) = \dots$$

... als ...

$$P(K > k | d = d_0) \text{ und } P(K > k | d = d_1) = \dots$$

... veränderten Signifikanz- ...

IV. ...

... Funktion und ...

SCHEMATA ... Optimierung von Stichproben

... wird ...



auf stetige und diskrete Merkmale anwendbar. Speziell ergibt sich im eindimensionalen Fall:

1. Die optimale Aufteilung nach Neyman-Tscheprow (bei festen Schichtungspunkten)
2. Die optimale Bestimmung der Schichtungspunkte bei proportionaler Aufteilung auf die einzelnen Schichten.
3. Die optimale Bestimmung der Schichtungspunkte bei optimaler Aufteilung nach Neyman-Tschuprow auf die einzelnen Schichten.

UHLMANN, W.: Auswirkung der Endlichkeit der Grundgesamtheit auf die Gütefunktion

In einer Partie von Waren (N Stück) seien pN schlechte Stücke vorhanden. Eine Stichprobe vom Umfang n habe x schlechte Stücke ergeben. Die Partie wird genau dann angenommen, wenn $x \leq c$ (= Annahmezahl). Es sei $L_{N, n, c}(p)$ die Operations-Charakteristik (= Wahrscheinlichkeit für die Annahme der Partie) beim Ziehen ohne Zurücklegen (hypergeometrische Verteilung), und es sei $L_{n, c}(p)$ die Operations-Charakteristik beim Ziehen mit Zurücklegen (Binomial-Verteilung). Es wird untersucht, für welche p die Konvergenz von $L_{N, n, c}(p)$ gegen $L_{n, c}(p)$ für $N \rightarrow \infty$ monoton ist. Damit wird gezeigt:

$$L_{N, n, c}(p) > L_{n, c}(p) \quad \text{für} \quad 0 < p \leq \frac{c}{n-1} - \frac{c}{(n-1)(N+1)}$$

$$L_{N, n, c}(p) < L_{n, c}(p) \quad \text{für} \quad \frac{c}{n-1} + \frac{n-c-1}{(n-1)(N+1)} \leq p < 1 .$$

Diese Aussage ist wichtig für den Fall, daß man n und c durch die Vorgabe zweier Punkte der Operations-Charakteristik bestimmt (vgl. Metrika, Heft 2, 1966).

4. NICHTPARAMETRISCHE METHODEN

BELL, C.B.: Randomisierte Nicht-parametrische Testfunktionen

For the 2-sample, k-sample, randomness and independence hypotheses, let (a) \mathcal{Z} represent the sample; (b) $\mathcal{R} = \{A_i\}$ an arbitrary distribution. (c) ξ , a random sample independent of \mathcal{Z} and having distribution H ,

... in der ...

... (b) ...

... (a) ...

... (b) ...

BEIspiE

In ...

... (a) ...

... (b) ...

... (c) ...

$$L_{n, n, c}^I(p) = \dots$$

$$L_{n, n, c}^I(p) < 1 \dots$$

Diese Aussage ist wichtig für ...

Heft 2, 1966).

4. NICHTPARAMETRISCHES VERFAHREN

BEIspiE

... (a) ...

... (b) ...



where h and H are such that $P\{h(\xi) \leq t \mid H\} = \mathcal{G}(t)$ for all t . Further, let $L = \{\gamma\}$ be the maximal permutation group over which the H_0 -distribution of z is invariant; γ_z , such that $\gamma_z(\xi) \in A_i$ whenever $\xi \in A_i$; and $L(z) = \{\gamma(z)\}$, the z -orbit.

DEFINITION: (I) W is a B-Pitman function if v assumes $s = \bar{L}$ different values on a. e. orbit;

$$(II) \text{ the B-Pitman statistic is } T(v(z)) = \sum_{\gamma \in L} \epsilon \{v(z) - v(\gamma(z))\},$$

where ϵ is the degenerate distribution.

LEMMA: For every maximal similar partition, there exists a B-Pitman function such that $A_i = \{T(v(z)) = i\}$ for $1 \leq i \leq s = \bar{L}$.

THEOREM: $W = h(\gamma_z(\xi))$ is NP; has H_0 -distribution \mathcal{G} ; and γ preserves the P-partition information. Let $\varphi = 1, \delta, 0$ according as $T(v) >, =, \text{ or } < k_\alpha$; and H such that $\varphi(T(v), W) \rightarrow 1$.

Theorem: With sufficient regularity, one has (i) $A(T(v), W) = 1$; and (ii) if $T(v)$ is MP or locally MP, then W is locally most powerful.

DOKSUM, K.: Asymptotically minimax non-parametric methods

X_1, \dots, X_m and Y_1, \dots, Y_n are independent random samples with distributions F and G , where F is continuous. F and G are unknown. One tests $F = G$ against the alternative $G < F$. Let \mathcal{Q} be a class of (F, G) with $G < F$ and let J be a class of level α tests; then one define $\varphi \in J$ to be minimax over J and \mathcal{Q} if

$\inf \{\beta_\varphi(F, G) : (F, G) \in \mathcal{Q}\} \geq \inf \{\beta_\psi(F, G) : (F, G) \in \mathcal{Q}\}$ for all $\psi \in J$ where $\beta_\psi(F, G) = E_{(F, G)} \psi$. It turns out that the Wilcoxon test is asymptotically minimax over the class \hat{J} of tests considered by Chernoff and Savage (1958, IMS) and the class $\mathcal{Q}(\Delta_N)$ ($N = m+n$) of (F, G) such that $G < F$ and $\sup_t [F(t) - G(t)] \geq \Delta_N$, $\Delta_N \rightarrow 0$ as $N \rightarrow \infty$. Similarly, the Fisher-Yates (normal scores) test is asymptotically minimax over the class J^* of all level α tests and the class $\mathcal{Q}^*(\gamma; \Delta_N)$ of (F, G) such that F has a density and a variance $\sigma_F^2 \leq \gamma$ and $G(t) \leq F(t - \Delta_N)$, $\Delta_N \rightarrow 0$ as $N \rightarrow \infty$.

VINCZE, I.: Über einige Fragen der nichtparametrischen Zweistichprobenteste.

Ausgegangen von seinen früheren Arbeiten kommt der Verfasser (Vor-

tragender) zu dem folgenden Problemkreis, der mit Ergebnissen von Uzawa (1960), Savage (1956), Savage-Sobel-Woodworth (1966) zusammenhängt:

Zwischen der Nullhypothese $H_0 : \psi(Y) \equiv Y, (0 \leq Y \leq 1)$ und

Alternative $H_1 : \psi(Y) \neq Y$

oder $H_1^+ : \psi(Y) \leq Y, \psi(Y) \neq Y$

soll mit Hilfe von Rangtesten entschieden werden. - Für zwei Stichproben mit Umfängen m und n sei $Z = (Z_1, \dots, Z_{n+m})$ die Folge von den Zahlen 0 oder 1, je nachdem in den vereinigten und gemeinsam geordneten Stichproben aus der i -ten Stelle ein Element aus der ersten Stichprobe oder zweiten Stichprobe ist ($\sum_{i=1}^{n+m} Z_i = n$). Es bezeichne $Z^{(1)}, Z^{(2)}, \dots, Z^{(N)}$ die möglichen Folgen mit $N = \binom{m+n}{n}$. Der N -dimensionale Vektor $\{P(Z^{(i)} | H_\psi), i = 1, 2, \dots, N\}$ gibt eine Abbildung der Menge der Alternativen $\psi = \{\psi\}$ auf einen Teilbereich des N -dimensionalen Einheitssimplex ab. Jeder Punkt bestimmt den besten Test für die dort abgebildeten Alternativen. Es erheben sich verschiedene Fragen, die teilweise oder in speziellen Fällen bei den obenerwähnten Autoren behandelt sind: Wie weit ist das Einheits-simplex ausgefüllt, wie weit können die ψ -Funktionen, die zu denselben Punkten gehören, voneinander abweichen, wie kann man diese Mengen anschaulicherweise charakterisieren, insbesondere die Menge

$$\Psi_0 = \{ \psi_0 : P(Z^{(i)} | H_{\psi_0}) = \frac{1}{\binom{m+n}{n}}, i = 1, 2, \dots, \binom{m+n}{n} \},$$

was ist 'notwendig und hinreichend' für die Existenz einer Alternative, für welche die vorgegebene Reihenfolge (Z_1^i, \dots, Z_n^i) einen besten kritischen Bereich mit dem Fehler erster Art $\alpha = k \binom{n+m}{n}$ ausfällt.

WALTER, E.: Die asymptotische Effizienz einiger einfacher Prüfmaße zur Prüfung der Symmetrie bezüglich Null

Viele Prüfmaße zur Prüfung der Symmetrie bezüglich Null haben die Form $t_n = \sum \delta_{in} a_{in}$, wobei a_{in} vorgegebene Zahlen und δ_{in} das Vorzeichen der dem Betrage nach i -t größten Beobachtung bedeutet. t_n ist unter entsprechenden Regularitätsbedingungen asymptotisch normalverteilt. Daraus lassen sich allgemeine Formeln für die asymptotische

... (1980), Savage (1980), ... (1980), ... (1980) ...

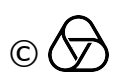
Alternative: $\psi(Y) \neq \dots$

... mit Hilfe von ... (1) ... (2) ... (3) ...

$\psi = \{ \dots \} = \dots$

zur Prüfung der Symmetrie bezüglich Null

... Die asymptotische Effizienz einiger einfacher Prüfungen ...



Effizienz und die lokale asymptotische Dffizienz angeben. Ausführlich wird die Effizienz einfacher Prüfmaße der Form $a_{in} = i^k$ und

$$a_{in} = \begin{cases} 0 & \text{für } i < n(1-\gamma) \\ 1 & \text{für } i > n(1-\gamma) \end{cases}$$

betrachtet.

5. INFORMATIONSTHEORIE

RÉNYI, A.: Eine Ungleichung zwischen der Irrtumswahrscheinlichkeit und der fehlenden Information

Sei ξ ein Zufallsvektor, ϑ eine diskrete Zufallsgröße mit den Werten

$$\vartheta_1, \vartheta_2, \dots, \vartheta_r, \quad I := E[H(\vartheta|\xi)] = E\left[\sum_{i=1}^r (\vartheta = \vartheta_i|\xi) \log \frac{1}{P(\vartheta = \vartheta_i|\xi)}\right]$$

die fehlende Information über ϑ nach Beobachtung von ξ .

Die Standardentscheidung $D(\xi)$ sei definiert durch $D(\xi) = \vartheta_j$ für $P(\vartheta = \vartheta_j|\xi) = \text{Max}_i P(\vartheta = \vartheta_i|\xi)$ (wobei bei mehreren Lösungen ϑ_j randomisiert werden soll proportional zu den zugehörigen a-priori-Wahrscheinlichkeiten). Für die Irrtumswahrscheinlichkeit der Standard-Entscheidung $\Delta := P(D(\xi) \neq \vartheta)$ ist leicht zu zeigen: $\Delta \leq \frac{1}{2}$ und die Standardentscheidung besitzt gegenüber allen anderen Entscheidungen die kleinste Irrtumswahrscheinlichkeit (Bayes' sche Form des Neyman-Pearson Lemma).

Für Δ und I wird die Ungleichung $\log \frac{1}{1-\Delta} \leq I$ und im Fall $r = 2$ sogar die etwas stärkere $2\Delta \leq I$ bewiesen.

URBANIK, K.: Szegő's Theorem and Information Theory

Let Φ be a Young function, X - a compact topological space and L_{Φ} - the Orlicz space of complex-valued functions f on X with the norm $\|f\|_{\Phi} = \inf_{h > 0} \left\{ \frac{1}{h} ; \int_X \Phi(h|f(x)|) d\lambda \right\}$, where λ is a probability Borel-measure on X . Let K be the class of bounded Borel Measurable functions on X such that

$$1^{\circ} \text{ if } f \in K \text{ and } \alpha > 0, \text{ then } \alpha f \in K.$$

$$2^{\circ} \text{ the closure (in uniform topology) of the set}$$

Effizienz und die lokale Wahrscheinlichkeit... wird die Effizienz einleuchtend... betrachtet

5. INFORMATIONSTHEORIE

RENNY, A.: Eine... und die...

Sei... ein Zufalls...

$$H(X) = -\sum_{i=1}^n p_i \log p_i$$

Die Entropie... von ξ .

Die Standardentscheidung $D(\cdot)$... $p(\cdot) = \sqrt[n]{\dots}$... $A := P(D(\xi) \neq \cdot)$... $\frac{1}{1-A} \leq I$...

URBANIEN, K.: A Theorem and Information Theory

Let X be a Yoneda... the class of bounded Borel measurable functions on X ...

if $\epsilon > 0$ and $\alpha < 0$, then $\alpha \in K$.
 the closure (in uniform topology) of the set



$\{\log |f| : f \in K\}$ contains all real-valued continuous functions on .

Suppose that Φ' is a continuous function. Then the function $u \Phi'(u)$ has an inverse function $\Omega(u)$ ($u \geq 0$). Moreover, for any integrable function $h \neq 0$, there exists a number α_h such that $\int \Phi(\Omega(\alpha_h |h|)) \alpha \lambda = 1$. From simple inequalities in information theory we get the following Theorem, which contains the classical Szegő's Theorem:

If μ is a probability measure on , then

$$\inf \|f\|_{\Phi} = \begin{cases} 0 & \text{if } \mu \text{ is not abs. cont. with respect to } \lambda \\ \exp\left(-\int \log \Omega\left(\alpha_0 \frac{d\mu}{d\lambda}\right) d\mu\right) & \text{in the oppos. case} \end{cases}$$

where $\alpha_0 = \alpha \frac{d\mu}{d\lambda}$.

WINKELBAUER, K.: Transmission of Information for Metric Weight Functions

The asymptotic behaviour of the n -dimensional Bayes risk is studied for the class of all possible metric weight functions (p arbitrarily fixed):

$$w_n(z, z') = \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n [\rho(z_i, z'_i)]^p\right)^{\frac{1}{p}}; \quad z, z' \in A^n, \quad 1 \leq p \leq \infty$$

associated with a distance function ρ in the alphabet A of a given stationary discrete information source.

Let H be the essential supremum of the entropy rates of the ergodic sources composing the given stationary source and C the capacity of any stationary discrete channel. Then for:

$H < C$: The n -dimensional Bayes risk r_n associated with the weight w_n can be made arbitrarily small (by using n -dimensional block-codes) for sufficiently large n .

$H > C$: There exists $\epsilon_0 = \epsilon_0(\rho) > 0$ such that $r_n \geq \epsilon_0$ for all n simultaneously.

$\{ \log |f| : f \in K \}$ continuous function on
 Suppose that F is a convex function. Then the function $F(x)$ is convex for any integrable
 function f . For any $\alpha \in (0, 1)$, there is a number β such that $F(\alpha x + (1-\alpha)y) \leq \alpha F(x) + (1-\alpha)F(y)$.
 From simple inequalities in information theory we get the following theo-
 rem, which contains Szegő's Theorem.

If f is a probability measure, then
 If f is not absolutely continuous with respect to λ

$$\exp(-\int_0^1 \frac{df}{d\lambda}(\alpha) d\alpha) \leq \int_0^1 \frac{df}{d\lambda}(\alpha) d\alpha$$
 where $\alpha = \frac{\int_0^1 \frac{df}{d\lambda}(\alpha) d\alpha}{\int_0^1 \frac{df}{d\lambda}(\alpha) d\alpha}$

INKELEBAUR, K.: Transmission of information for a metric weight function

The asymptotic behaviour of the n -dimensional Bayes risk is studied for the class of all possible metric weight functions (p arbitrarily fixed):

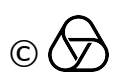
$$w_n(x, y) = \int_0^1 \frac{1}{p} \left(\frac{d\mu}{d\lambda} \right)^\alpha d\alpha, \quad \mu \ll \lambda, \quad 1 \leq p < \infty$$

associated with a distance function ρ in the alphabet A of a stationary discrete information source.

Let H be the essential supremum of the entropy rates of the ergodic sources composing the given stationary source and C the capacity of any stationary discrete channel. Then for:

$H > C$: The n -dimensional Bayes risk r_n associated with the weight w_n can be made arbitrarily small (by using n -dimensional block codes) for sufficiently large n .

$H < C$: There exists $\epsilon = \epsilon(C) > 0$ such that $r_n \geq \epsilon$ for all n simultaneously.



6. SPEZIELLE THEMEN

BORGES, R.: Ecken des Wertebereichs von Vektorintegralen

Es wird die folgende Verallgemeinerung eines Satzes von H. Richter (1963) bewiesen, wobei ausdrücklich zugelassen wird, daß die allgemeinen Maße Sprünge haben.

Gegeben seien n allgemeine Maße $\mu_1|_{\mathcal{R}}, \dots, \mu_n|_{\mathcal{R}}$ über der Grundmenge M und zu jedem $x \in M$ eine beschränkte eckenabgeschlossene Menge $S(x) \subset \mathbb{R}^n$, deren Stützfunktion $G(u, x)$ für jedes $u \in \mathbb{R}^n$ \mathcal{R} -meßbar sei. Man bilde die Menge \mathcal{E} aller Funktionen $s|M$ mit $s(x) \in S(x)$, deren Komponenten s_i eigentlich μ_i integrabel sind, und zu jedem $s \in \mathcal{E}$ den Integralvektor $\int s \circ d\mu$ mit den Komponenten $\int s_i d\mu_i$. Dann ist die Menge $E = \{\int s \circ d\mu : s \in \mathcal{E}\}$ eckenabgeschlossen.

DINGES, H.: Ein Risikoproblem

Auf Ω , der Menge der Krankheitsstände w , sei ein zeitlich invariantes, ergodisches Maß P definiert. Aus dem Stand w entstehen der Versicherung zur Zeit 1 Kosten $f(w)$, entsprechend sind die Kosten des Standes w zur Zeit 2 - bezeichnet durch Zeitverschiebung $T(w)$ - gleich $f(Tw)$.

Die Summe der Kosten bis zum Zeitpunkt k sind dann

$$s_k(w) := f(w) + f(Tw) + \dots + f(T^{k-1}w)$$

$$D_n(w) := \inf_{k=1, 2, \dots, n} s_k \text{ heißt Dauerprofit bis zur Zeit } n.$$

Für $k_n(w) := (s_n(w) - \sup_{k=0, \dots, n} s_k(w))^+$, den Kredit, den die Versicherung zur Zeit n aufnehmen muß, um die Kosten zu decken, gilt

$$\int D_n(w) dP + \int f(w) dP = \int k_n(w) dP.$$

Wenn $\int f(w) dP < 0$, dann gilt

$$\int D_n(e) dP \searrow \int D_\infty(w) dP = - \int f(w) dP.$$

HANG, O.: On a Process Control Problem

A plant characterized by conditional probability densities

10. SPEZIELLE FALLEN

10.1. Ein Problem der Form $\dot{x} = f(x, u)$ mit $x \in \mathbb{R}^n, u \in \mathbb{R}^m$

Es wird die folgende Variationsformulierung (siehe Problem 10.1) betrachtet, wobei zusätzlich gefordert wird, dass die Anfangswerte $x(0)$ gegeben sind.

Es seien $x_0 \in \mathbb{R}^n$ und $u_0 \in \mathbb{R}^m$ gegeben. Die Menge S aller Lösungen $x(t)$ des Problems $\dot{x} = f(x, u)$ mit $x(0) = x_0$ und $u(t) = u_0$ für alle $t \in [0, T]$ ist nicht leer. Die Menge S ist die Menge aller Funktionen $x(t) \in \mathbb{R}^n$, die die Anfangswerte $x(0) = x_0$ und $u(t) = u_0$ für alle $t \in [0, T]$ erfüllen. Die Menge S ist die Menge aller Funktionen $x(t) \in \mathbb{R}^n$, die die Anfangswerte $x(0) = x_0$ und $u(t) = u_0$ für alle $t \in [0, T]$ erfüllen.

10.2. Ein Problem der Form $\dot{x} = f(x, u)$ mit $x \in \mathbb{R}^n, u \in \mathbb{R}^m$

Es sei $x_0 \in \mathbb{R}^n$ gegeben. Die Menge S aller Lösungen $x(t)$ des Problems $\dot{x} = f(x, u)$ mit $x(0) = x_0$ ist nicht leer. Die Menge S ist die Menge aller Funktionen $x(t) \in \mathbb{R}^n$, die die Anfangswerte $x(0) = x_0$ erfüllen.

$$J(u) = \int_0^T L(x(t), u(t)) dt + \phi(x(T))$$

Die Funktion $L(x, u)$ ist die Lagrange-Funktion und $\phi(x)$ die Endwertfunktion.

Die notwendige Bedingung für ein Optimum ist $\lambda^T \dot{x} = \lambda^T f(x, u)$ für alle $t \in [0, T]$.

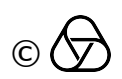
$$\dot{\lambda} = -\lambda^T \frac{\partial f}{\partial x}(x, u)$$

Die Funktion $\lambda(t)$ ist die adjungierte Variable.

$$\lambda(T) = \lambda_0$$

10.3. Ein Problem der Form $\dot{x} = f(x, u)$ mit $x \in \mathbb{R}^n, u \in \mathbb{R}^m$

Die notwendige Bedingung für ein Optimum ist $\lambda^T \dot{x} = \lambda^T f(x, u)$ für alle $t \in [0, T]$.



$f_n(Y/u_1, \dots, u_n; y_1, \dots, y_{n-1})$, $n = 1, 2, \dots, N$ is controlled by a controller characterized by conditional probability densities $g_n(u/y_1, \dots, y_{n-1}; u_1, \dots, u_{n-1})$, $n = 1, \dots, N$, where u_1, \dots, u_n are actuating signals and y_1, \dots, y_N controlled variables. Various controllers are compared among themselves by means of the expected value $\rho(u_1, \dots, u_N)$ of the weight functions $w(u_1, \dots, u_N; y_1, \dots, y_N) \geq 0$, the optimum controller being defined as that one minimizing ρ .

It can be shown that the optimum controller is always deterministic, i.e.

$$g_n(u/y_1, \dots, y_{n-1}; u_1^*, \dots, u_{n-1}^*) = \delta(u - u_n^*), \quad n = 1, 2, \dots, N,$$

where δ is the dirac function.

The optimum control is compared with the statistical quality control in three simple cases:

- a) $y_n = x_n + v + u_n$;
- b) $y_n = x_n + nv + u_n$;
- c) $y_n = x_n + ax_{n+1} + v + u_n$;

x_1, x_2, \dots are independent random variables $N(0, \sigma^2)$, v is a random variable independent of x 's with distribution $N(m, s)$, $a \neq 0$,

$$w = \sum_{n=1}^N y_n^2) \text{ and the results are discussed.}$$

HERING, F.: Eine Schranke für die Anzahl der Iterationsschritte beim Simplex-Verfahren

Für die Anzahl der Iterationsschritte beim Simplexverfahren ist die Eckenzahl $e(k)$ des Polyeders $\mathcal{R} = \{x \in \mathbb{R}^{h-1} : Ax = b\}$ eine obere Schranke. Es wird eine Abschätzung $w(h, m)$ für $e(k)$ gewonnen, die nur von der Dimension h und der Spaltenzahl in der Matrix A abhängt. Der Zusammenhang zu einem geometrisch-kombinatorischen Problem wird hergestellt und $w(h, m) = w(h-1, m-1) + w(h, m-2)$ gezeigt. (Randbedingungen: $w(1, m) = m$, $w(k, k) = 1$, $w(k, k+1) = 2$). Man erhält:

$$w(h, m) = \binom{m - \lceil \frac{h+1}{2} \rceil}{m-k} + \binom{m - \lceil \frac{h+2}{2} \rceil}{m-k}$$

Die erhaltene Schranke ist scharf; es wird angegeben, für welche Polyeder $e(k) = w(h, m)$ ist.

... is controlled by a controller of the stability derivative

... controlled variables

... the expected

... the optimum controller being defined as that one minimizing

... always determined

The optimum control is compared with the state

Mathematical equations (a), (b), (c) involving variables like x, y, z and indices n, m.

... independent random variables

... and the results are discussed

... Ein Formel für die Anzahl der Funktionsschritte beim

... die

... die

... die

... die

... die

... die



HINKELMANN, K.: Eine spezielle Klasse teilweise ausgewogener unvollständiger Blockversuchspläne

Gegeben seien v Behandlungen $b = \{1, 2, \dots, v\}$, die zweistufig auf eine Versuchseinheit angewendet werden, und zwar zwei Verfahren i, j in der ersten Stufe und ein drittes Verfahren k in der zweiten Stufe ($i \neq j \neq k$). Die Anzahl aller möglichen Tripel $(ij)k$ beträgt $n = 3 \binom{v}{3}$. Es soll hier die für praktische Zwecke wichtige Konstruktion sog. unvollständiger Tripelsysteme (UTS) vom Umfang $n' < n$ betrachtet werden, die eine gewisse Ausgewogenheit zeigen. Dazu werden die Assoziierungsschemata teilweiser ausgewogener unvollständiger Blockversuchspläne in einer verallgemeinerten Form benutzt. Für eine spezielle Klasse solcher Pläne, die zirkularen UTS, werden notwendige und hinreichende Bedingungen für deren Existenz angegeben.

KOUTSKY, Z.D.: Anwendung geregelter Markoffscher Ketten in der Statistischen Qualitätskontrolle

Für die Bestimmung des besten Kontrollintervalles und des besten Stichprobenplanes für Kontrollkarten wird als mathematisches Modell eines Fertigungsprozesses zuerst eine Markoff-Kette mit zwei Zuständen angenommen, und zwar ist der Fertigungsprozess im guten Zustand, falls die Wahrscheinlichkeit für Ausschuß p_1 ist, im schlechten, falls sie p_2 ist. In Bezug auf verschiedene Risikofunktionen wird noch ein verallgemeinertes Modell zum Vergleich verschiedener Kontrollkarten benutzt, das im Zusammenhang mit der Theorie der geregelten Markoff-Ketten steht, über deren Verhalten allerdings keine vollständige Information vorausgesetzt wird.

NEDOMA, J.: Optimale Algorithmen für Aufsuchen fehlerhafter Elemente in komplizierten Systemen

Für das Auffinden von f falschen aus n linear angeordneten Elementen wird ein optimaler Algorithmus (Probenplan) gesucht, unter der Bedingung, daß man nur feststellen kann, ob sich in der Gruppe der ersten i Elemente ($i = 1, 2, \dots$) mindestens ein falsches Element befindet oder nicht. Als Optimalitätsforderung wird die Minimierung von $\bar{I} = \sum_{F \in \mathfrak{F}} 1(F)P(F)$

Wiederholungsfragen zur Vorlesung
5. Kapitel: Die mathematische Beweismethodik

Die Methode der Widerspruchsbeweise ist eine der wichtigsten Methoden der Mathematik. Sie wird häufig in der Analysis, Algebra und Geometrie angewandt. Die Methode besteht darin, die Behauptung zu zeigen, dass sie nicht wahr sein kann, indem man annimmt, dass sie wahr ist, und daraus einen Widerspruch ableitet. Ein Widerspruchsbeweis besteht aus zwei Hauptteilen: die Annahme der Gegenteile der Behauptung und die Herleitung des Widerspruches. Ein Widerspruchsbeweis ist eine spezielle Beweismethode, die in der Logik und Mathematik weit verbreitet ist. Er wird oft als 'reductio ad absurdum' bezeichnet. Ein Widerspruchsbeweis ist ein Beweis, bei dem man annimmt, dass eine Behauptung falsch ist, und daraus einen Widerspruch ableitet. Ein Widerspruchsbeweis ist ein Beweis, bei dem man annimmt, dass eine Behauptung falsch ist, und daraus einen Widerspruch ableitet. Ein Widerspruchsbeweis ist ein Beweis, bei dem man annimmt, dass eine Behauptung falsch ist, und daraus einen Widerspruch ableitet. Ein Widerspruchsbeweis ist ein Beweis, bei dem man annimmt, dass eine Behauptung falsch ist, und daraus einen Widerspruch ableitet.

Wiederholungsfragen zur Vorlesung
6. Kapitel: Die mathematische Beweismethodik

Die Methode der direkten Beweismethoden ist eine der wichtigsten Methoden der Mathematik. Sie wird häufig in der Analysis, Algebra und Geometrie angewandt. Die Methode besteht darin, die Behauptung direkt zu beweisen. Ein direkter Beweis besteht aus zwei Hauptteilen: die Annahme der Behauptung und die Herleitung der Behauptung. Ein direkter Beweis ist ein Beweis, bei dem man die Behauptung direkt beweist. Ein direkter Beweis ist ein Beweis, bei dem man die Behauptung direkt beweist. Ein direkter Beweis ist ein Beweis, bei dem man die Behauptung direkt beweist. Ein direkter Beweis ist ein Beweis, bei dem man die Behauptung direkt beweist. Ein direkter Beweis ist ein Beweis, bei dem man die Behauptung direkt beweist. Ein direkter Beweis ist ein Beweis, bei dem man die Behauptung direkt beweist. Ein direkter Beweis ist ein Beweis, bei dem man die Behauptung direkt beweist. Ein direkter Beweis ist ein Beweis, bei dem man die Behauptung direkt beweist.

Wiederholungsfragen zur Vorlesung
7. Kapitel: Die mathematische Beweismethodik

Die Methode der Induktion ist eine der wichtigsten Methoden der Mathematik. Sie wird häufig in der Analysis, Algebra und Geometrie angewandt. Die Methode besteht darin, die Behauptung für eine bestimmte Zahl zu beweisen, und dann zu zeigen, dass sie für die nächste Zahl auch wahr ist. Ein Induktionsbeweis besteht aus zwei Hauptteilen: die Induktionsannahme und die Induktionsschritt. Ein Induktionsbeweis ist ein Beweis, bei dem man die Behauptung für eine bestimmte Zahl beweist, und dann zu zeigen, dass sie für die nächste Zahl auch wahr ist. Ein Induktionsbeweis ist ein Beweis, bei dem man die Behauptung für eine bestimmte Zahl beweist, und dann zu zeigen, dass sie für die nächste Zahl auch wahr ist. Ein Induktionsbeweis ist ein Beweis, bei dem man die Behauptung für eine bestimmte Zahl beweist, und dann zu zeigen, dass sie für die nächste Zahl auch wahr ist. Ein Induktionsbeweis ist ein Beweis, bei dem man die Behauptung für eine bestimmte Zahl beweist, und dann zu zeigen, dass sie für die nächste Zahl auch wahr ist. Ein Induktionsbeweis ist ein Beweis, bei dem man die Behauptung für eine bestimmte Zahl beweist, und dann zu zeigen, dass sie für die nächste Zahl auch wahr ist.



vorgeschlagen (Kubit, Ullrich; Kybernetika 1965), wobei \bar{u} das System aller Teilmengen der n Elemente ist, $P(F)$ die Wahrscheinlichkeit, daß gerade die Elemente aus F falsch sind und $l(F)$ die Anzahl der Proben bis zum Auffinden aller Elemente aus F ist, sodaß \bar{l} die "mittlere Probenanzahl" definiert.

Für ein System \bar{u} von nur einelementigen Untermengen der n Elemente (d. h. $f = 1$) läßt sich der Algorithmus einem alphabetischen Kode zuordnen, dessen Kodeworte gerade die Länge $l(F)$ haben. Der schnellste Algorithmus entspreche dann dem kürzesten alphabetischen Kode, wobei gilt:
$$H \leq \bar{l}_{\min} \leq H + 2.$$

Einfach ist noch der Spezialfall $P(F) = \prod_{E \in F} P_E \cdot \prod_{E \notin F} (1 - P_E)$ mit P_E als Wahrscheinlichkeit, daß das Element E falsch ist (insbesondere also $f \geq 1$). Hier wird der Algorithmus zerlegt in das Auffinden des ersten falschen Elementes, dann des zweiten u. s. w., sodaß sich auch hier eine Abschätzung der mittleren Probenanzahl ergibt.

PRÉKOPA, A.: Einige Probleme der stochastischen Optimierung

Unter der Bedingung $Ax = b$ und $x \geq 0$ soll $\mu = c'x$ maximiert werden, wobei die Elemente der Matrix A und der Vektoren b und c zum Teil oder alle Zufallsgrößen sind.

Während es nicht gelingt, eine exakte Wahrscheinlichkeitsverteilung für $\mu^* = \text{Max } \mu$ anzugeben, wurden unter schwachen Voraussetzungen nach der Methode von Cramer Grenzwertsätze bewiesen, die eine asymptotische Normalverteilung mit angebbarem Mittelwert und Varianz für μ^* sichern und somit die Konstruktion von Konfidenzintervallen für μ^* erlauben.

SCHÜTZENBERGER, M.P.: Produits des matrices non-négatives

WALDENFELS, v.W.: Das statistische Modell eines unendlich ausgedehnten Gases

Sei X ein lokal kompakter, nicht kompakter, im Unendlichen abzählbarer Hausdorff-Raum, \mathfrak{M} der Raum aller positiven Radonmaße über X

... (1) ...
 ... (2) ...
 ... (3) ...
 ... (4) ...
 ... (5) ...
 ... (6) ...
 ... (7) ...
 ... (8) ...
 ... (9) ...
 ... (10) ...

... (11) ...
 ... (12) ...
 ... (13) ...
 ... (14) ...
 ... (15) ...
 ... (16) ...
 ... (17) ...
 ... (18) ...
 ... (19) ...
 ... (20) ...

... (21) ...
 ... (22) ...
 ... (23) ...
 ... (24) ...
 ... (25) ...
 ... (26) ...
 ... (27) ...
 ... (28) ...
 ... (29) ...
 ... (30) ...

... (31) ...
 ... (32) ...
 ... (33) ...
 ... (34) ...
 ... (35) ...
 ... (36) ...
 ... (37) ...
 ... (38) ...
 ... (39) ...
 ... (40) ...

... (41) ...
 ... (42) ...
 ... (43) ...
 ... (44) ...
 ... (45) ...
 ... (46) ...
 ... (47) ...
 ... (48) ...
 ... (49) ...
 ... (50) ...

... (51) ...
 ... (52) ...
 ... (53) ...
 ... (54) ...
 ... (55) ...
 ... (56) ...
 ... (57) ...
 ... (58) ...
 ... (59) ...
 ... (60) ...

... (61) ...
 ... (62) ...
 ... (63) ...
 ... (64) ...
 ... (65) ...
 ... (66) ...
 ... (67) ...
 ... (68) ...
 ... (69) ...
 ... (70) ...

mit geeigneter Topologie.

Als statistisches Modell eines unendlichen ausgedehnten Gases der mittleren Dichte N bzgl. $\lambda(\cdot)$ (= festes Maß aus \mathfrak{M} , nicht beschränkt) wird das Paar $(\mathfrak{M}, \mathfrak{P})$ angesehen: \mathfrak{P} ergibt sich als (schwacher) Grenzwert gleichmäßig straffer Maße für endliche Modelle, ist straffes Maß auf X und eindeutig durch die Bedingung festgelegt:

$$\langle \mathfrak{P}, f_\psi \rangle = f(\Omega) + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{N^k}{k!} \cdot e^{-N\lambda(\text{Tr } \psi)} \cdot \int_{\text{Tr } \psi} \dots \int_{\text{Tr } \psi} f_\psi \left(\sum_{i=1}^k \delta_{x_i} \right) \lambda(dx_1) \dots \lambda(dx_k)$$

wobei f eine beliebige, stetige und beschränkte Funktion auf \mathfrak{M} , $\psi \geq 0$ stetig mit kompaktem Träger, $f_\psi(\mu) = f(\mu\psi)$ und $\langle \mu\psi, \varphi \rangle = \langle \mu, \psi = \varphi \rangle$ ist. Ist $A \in X$ bezüglich λ integrierbar, dann ist $\mu \rightarrow \mu(A)$ meßbar und Poisson-verteilt zum Parameter $N \cdot \lambda(A)$. Sind $A_1, \dots, A_k \subset X$ integrierbar und $\lambda(A_i \cap A_j) = 0$ für $i \neq j$, dann sind die $\mu \rightarrow \mu(A_i)$ für $i = 1 \dots k$ unabhängig.

mit Topologie

... (unvollständiger Satz)

... (unvollständiger Satz)

... (unvollständiger Satz)

... (unvollständiger Satz)

... (unvollständiger Satz)

$$\int_{\mathbb{R}^k} \prod_{i=1}^k \lambda_i(x_i) dx_1 \dots dx_k = \prod_{i=1}^k \int_{\mathbb{R}} \lambda_i(x_i) dx_i$$

wobei f eine stetige, stetige und beschränkte Funktion auf \mathbb{R}^k ist

stetig mit kompaktem Träger, $f(u) = f(\lambda u)$ und $\langle u, \phi \rangle = \langle \lambda u, \phi \rangle$

ist. Ist $A \in \mathcal{X}$ bezüglich λ integrierbar, dann ist $\mu = \lambda(A)$ messbar und

Poisson-verteilt zum Parameter μ . $\lambda(A_i)$ sind $A_1, \dots, A_k \subset \mathbb{R}^k$ integrierbar und $\lambda(A_i \cap A_j) = 0$ für $i \neq j$, dann sind die $\mu = \lambda(A_i)$ für

$i = 1, \dots, k$ unabhängig.

