

# Iriserkennung

---

Der Vergleichstest für den Iriscode

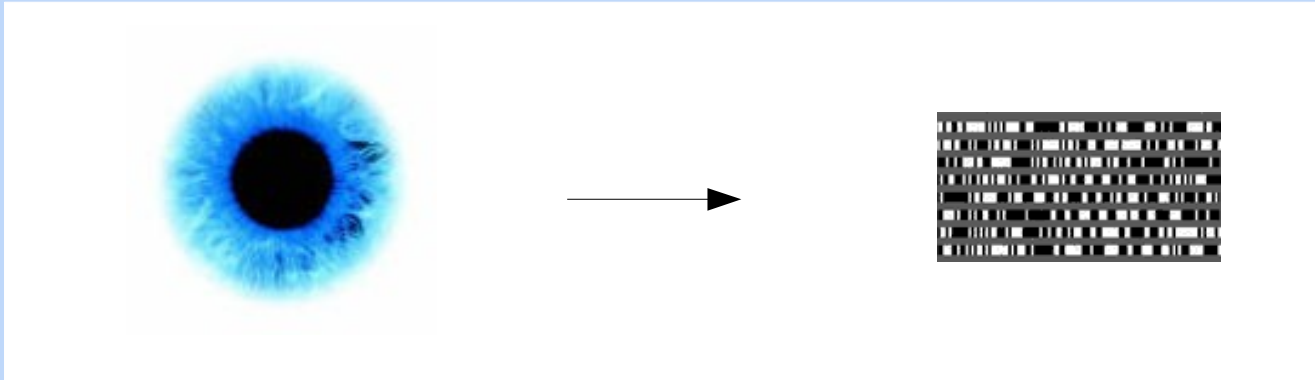
Nils Timm



PADERBORN  
CENTER FOR  
PARALLEL  
COMPUTING

- ▶ Motivation
- ▶ Iriscode
- ▶ Vergleichstest
  - ▶ *Hamming Distanz*
  - ▶ *Der Test im Feldversuch*
- ▶ Statistisches Modell
  - ▶ *Herleitung des Modells*
  - ▶ *Gültigkeit des Modells*
- ▶ Verbesserung des Vergleichstests
  - ▶ *Orientierungsinvarianz*
  - ▶ *Anpassung des statistischen Modells*
- ▶ Schluss
  - ▶ *Zusammenfassung*
  - ▶ *Ausblick*

- ▶ Eines der wichtigsten Ziele bei biometrischer Identifikation
  - ▶ Minimale Fehlerwahrscheinlichkeiten bei Vergleichstests
- Funktionsweise des Vergleichstests für Iriscode
- Resultate des Vergleichstests im Feldversuch
- Herleitung eines gültigen statistischen Modells
  - Ermöglicht Fehlerwahrscheinlichkeiten zu prognostizieren
  - Finden einer optimalen Akzeptanzschwelle



- ▶ Irismuster

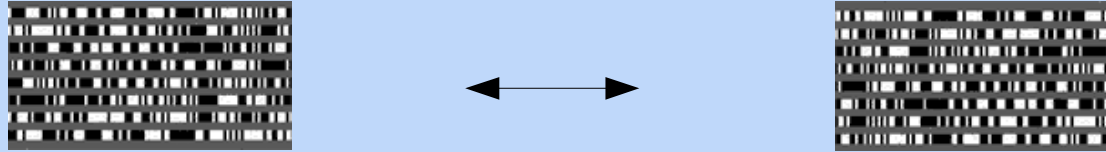
- *Iriscode (2048-Bit Vektor)*

- ▶ Verdeckte Bereiche der Iris

- ▶ *Durch Augenlider, Glanzlichtreflexionen, Kontaktlinsenränder*

- *Maske (2048-Bit Vektor)*

Vergleichstest  
Hamming Distanz  
Der Test im Feldversuch



- ▶ Prüfung auf statistische Unabhängigkeit von 2 Iriscodes  
≈ Verschiedenheit der Irismuster
- ▶ Realisiert durch Berechnung der Hamming-Distanz (HD)

- ▶ Maß für Unterschiedlichkeit von Zeichenketten
  - ▶ In diesem Fall Iriscode Vektoren
- ▶ bitweiser Vergleich
- ▶ liefert Anzahl nicht-übereinstimmender Bitstellen  
≈ Unterschiedlichkeit eines Irismuster-Paares

- ▶ Formel:

$$HD = \frac{\| (codeA \otimes codeB) \wedge maskA \wedge maskB \|}{\| maskA \wedge maskB \|}$$

- ▶ codeA, codeB
  - ▶ Bitvektoren der Irismuster A und B
- ▶ maskA, maskB
  - ▶ Maskenvektoren von A und B



- ▶ Formel:

$$HD = \frac{\|(\mathit{codeA} \otimes \mathit{codeB}) \wedge \mathit{maskA} \wedge \mathit{maskB}\|}{\|\mathit{maskA} \wedge \mathit{maskB}\|}$$

- ▶ nicht-übereinstimmende Bitstellen von A und B

- ▶ Formel:

$$HD = \frac{\| (codeA \otimes codeB) \wedge maskA \wedge maskB \|}{\| maskA \wedge maskB \|}$$

- ▶ in beiden Iriscodes gültige Bitstellen

- ▶ Formel:

$$HD = \frac{\| (codeA \otimes codeB) \wedge maskA \wedge maskB \|}{\| maskA \wedge maskB \|}$$

- ▶ nicht-übereinstimmende, gültige Bitstellen

- ▶ Formel:

$$HD = \frac{\| (codeA \otimes codeB) \wedge maskA \wedge maskB \|}{\| maskA \wedge maskB \|}$$

- ▶ Normierung des Ergebnisvektors auf Anzahl Bits

- ▶ Formel:

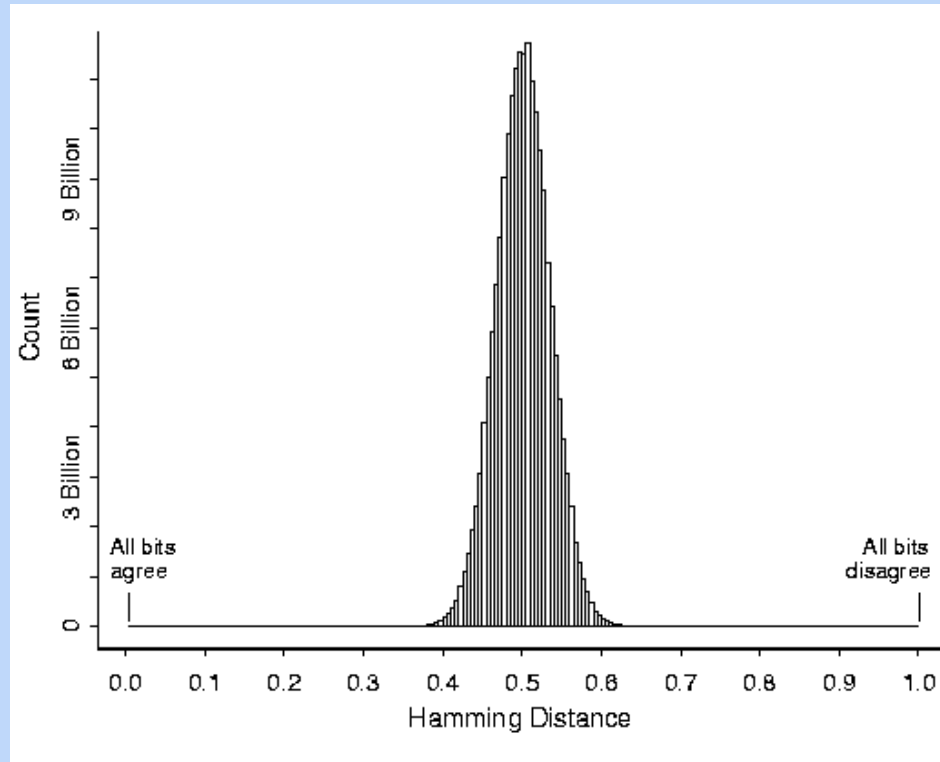
$$HD = \frac{\| (codeA \otimes codeB) \wedge maskA \wedge maskB \|}{\| maskA \wedge maskB \|}$$

- ▶ Normierung der HD auf einen Wert zwischen 0 und 1
  - ▶ 0: perfekte Übereinstimmung
  - ▶ 1: völlige Unterschiedlichkeit

- ▶ einfache boolesche Operatoren  $\otimes$ ,  $\wedge$
- ▶ gut in Hardware zu realisieren
- ▶ Implementierung in parallelen Blöcken bei Durchmusterung großer Datenbanken möglich
- ▶ zeiteffizient implementierbar

- ▶ Eigenschaft den Iriscodes
  - ▶ Jedes Bit mit gleicher Wahrscheinlichkeit 0 oder 1
- ▶ Keine Korrelation zwischen verschiedenen Irismustern
- Erwartungswert für HD zweier verschiedener Irismuster ist  $0,5$

- ▶ Feldversuch mit 200 Mrd. Vergleichen verschiedener Irismusterpaarungen:

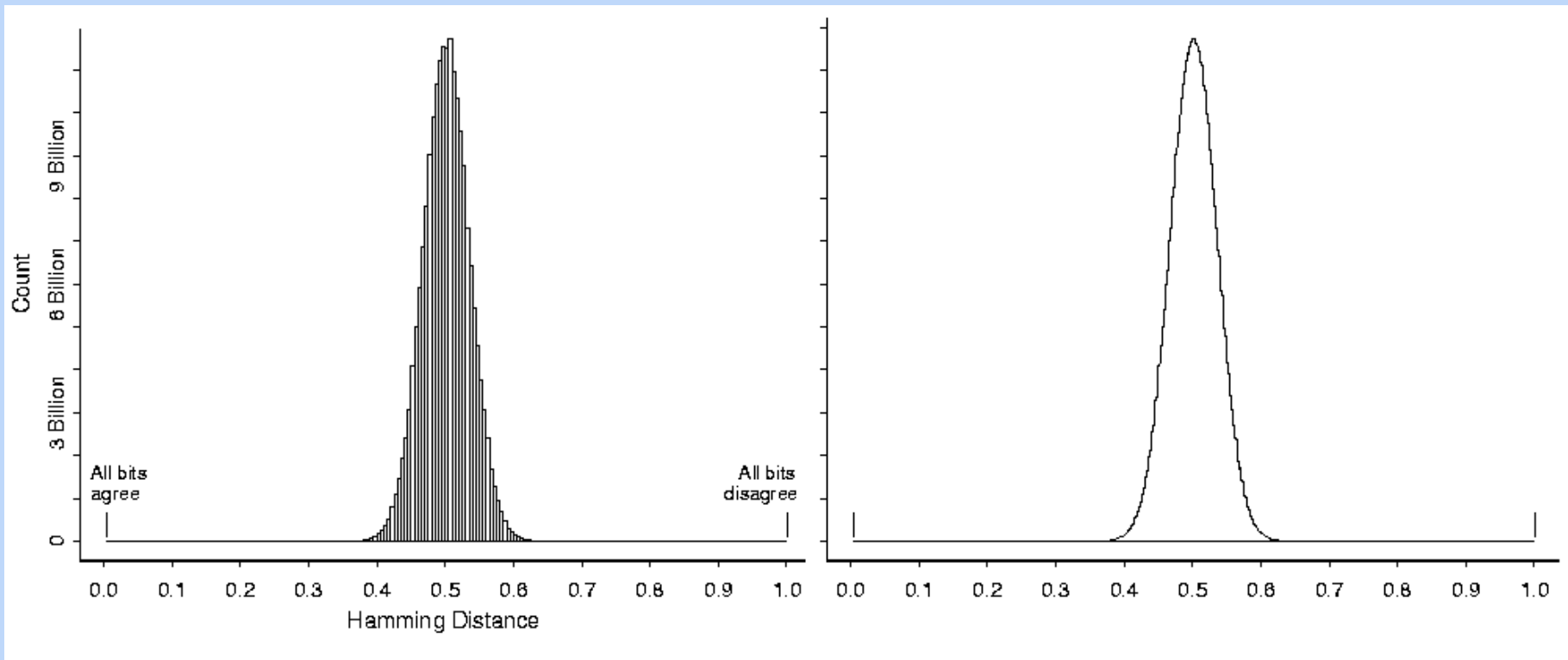


- ▶ HD Mittelwert: 0,499
- ▶ Standardabweichung: 0,034



# Der Test im Feldversuch

- ▶ Verteilung entspricht Binomialfunktion mit 249 Freiheitsgraden  
≈ *Bernoulli Experiment mit 249 Münzwürfen*



- ▶ Warum nur 249 Freiheitsgrade und nicht 2048?
  - ▶ Interne Korrelationen innerhalb eines Irismusters
  - ▶ 249 Bitteilmengen gegenseitig unabhängig

Statistisches Modell  
Gültigkeit des Modells

- ▶ Bernoulli-Experiment:
  - ▶ Trefferwahrscheinlichkeit  $p = 0,499$  (HD Erwartungswert)
  - ▶ Standardabweichung  $\sigma = 0,034$
- Wurfanzahl  $N = p(1-p)/\sigma^2 = 249$  (Freiheitsgrade)

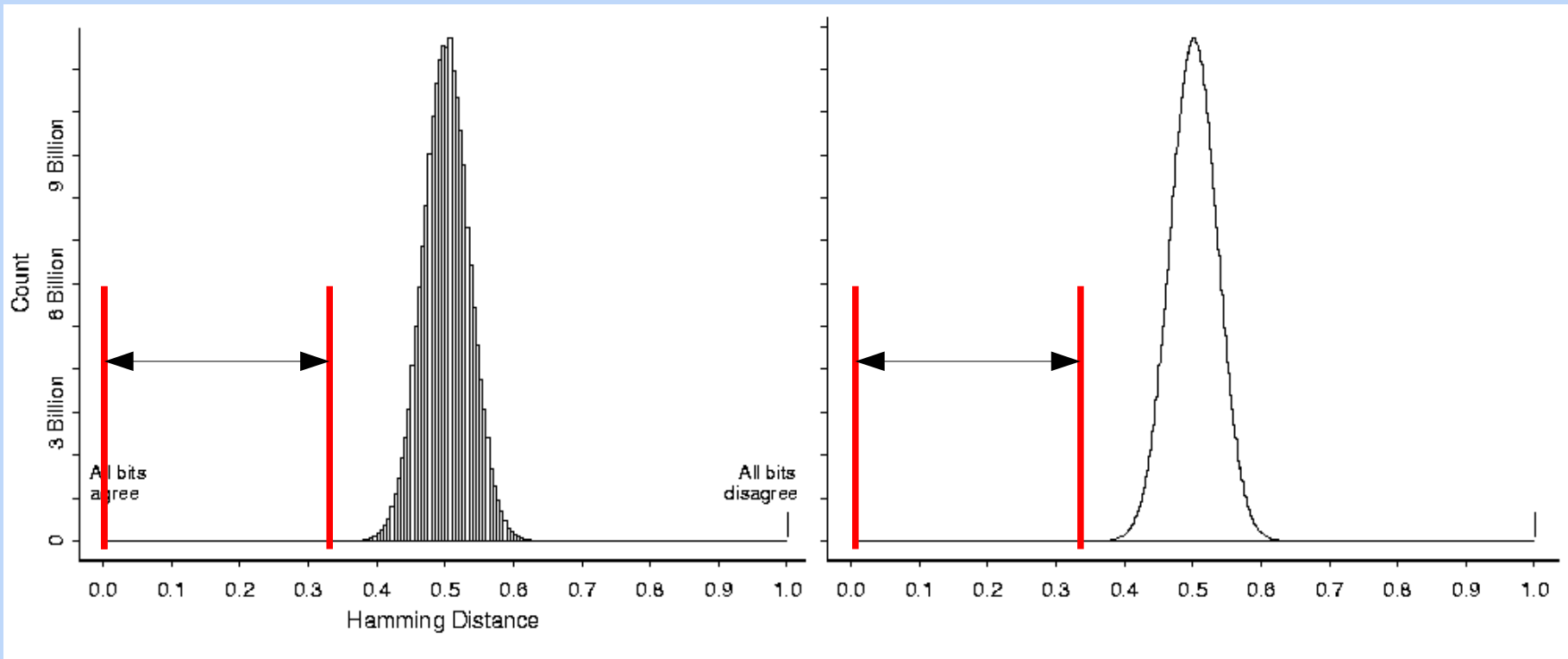
- ▶ Binomialfunktion:

$$f(x) = \frac{N!}{m!(N-m)!} p^m (1-p)^{(N-m)}$$

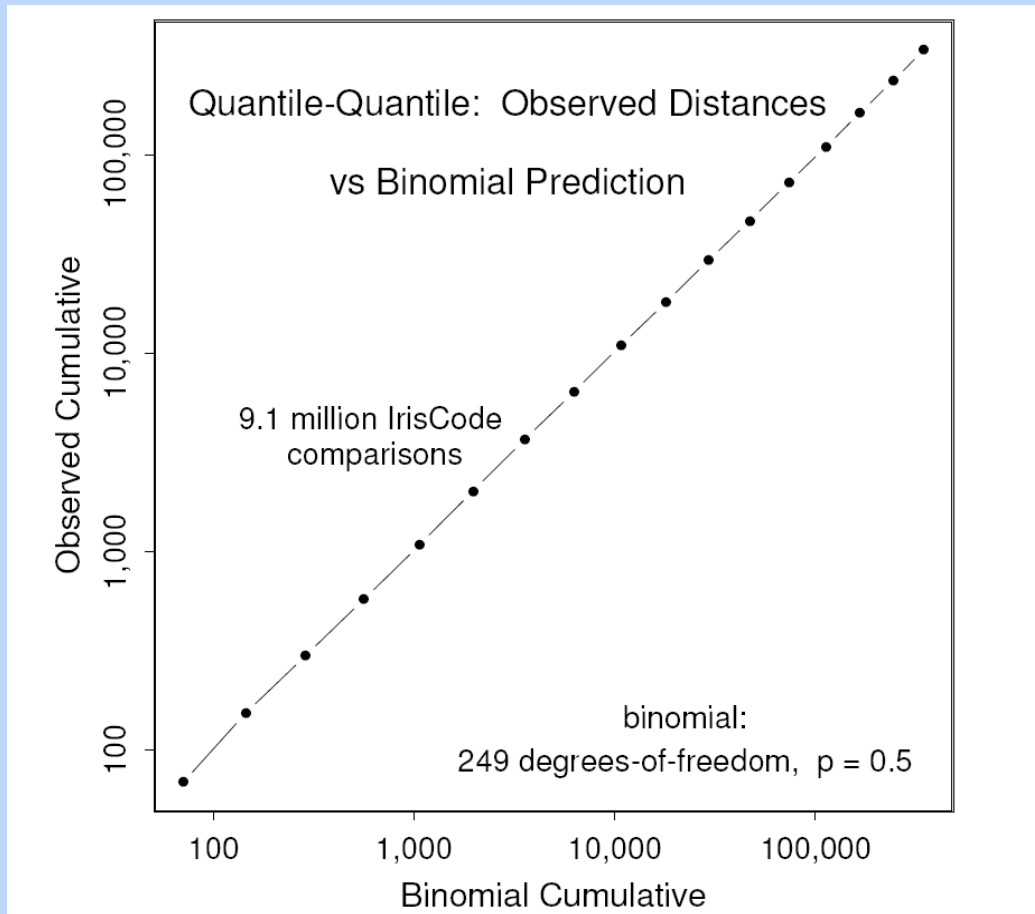
- ▶ mit  $x = m/N$  Erfolgsanteil der  $N$  Versuche
  - $x$  entspricht der Hamming Distanz
  - $f(x)$  entspricht der W'keit, dass ein Vergleichstest  $HD = x$  liefert

# Gültigkeit des statistischen Modells

- ▶ Kumulation der Werte im linken Auslaufbereich
  - ▶  $f(x)$ : W'keit  $HD = x$  bei unterschiedlichem Irispaar
  - ▶  $F(x)$ : W'keit  $HD \leq x$  bei unterschiedlichem Irispaar



# Gültigkeit des statistischen Modells



- ▶ Linearität zwischen kumulierten Werten des Feldversuchs und der Binomialverteilung bestätigen Gültigkeit des Modells

- ▶ Wahrscheinlichkeit für  $HD \leq 0,333$  bei einem Paar verschiedener Irismuster
    - ▶ 1 : 16 Mio.
  - ▶ Wahrscheinlichkeit für  $HD \leq 0,300$  einem Paar verschiedener Irismuster
    - ▶ 1 : 10 Mrd.
  - ▶ (Kleinste tatsächlich aufgetretene HD bei einem Paar verschiedener Irismuster: 0,334)
- $HD \leq 0,3$  weist stark auf dieselbe Identität hin

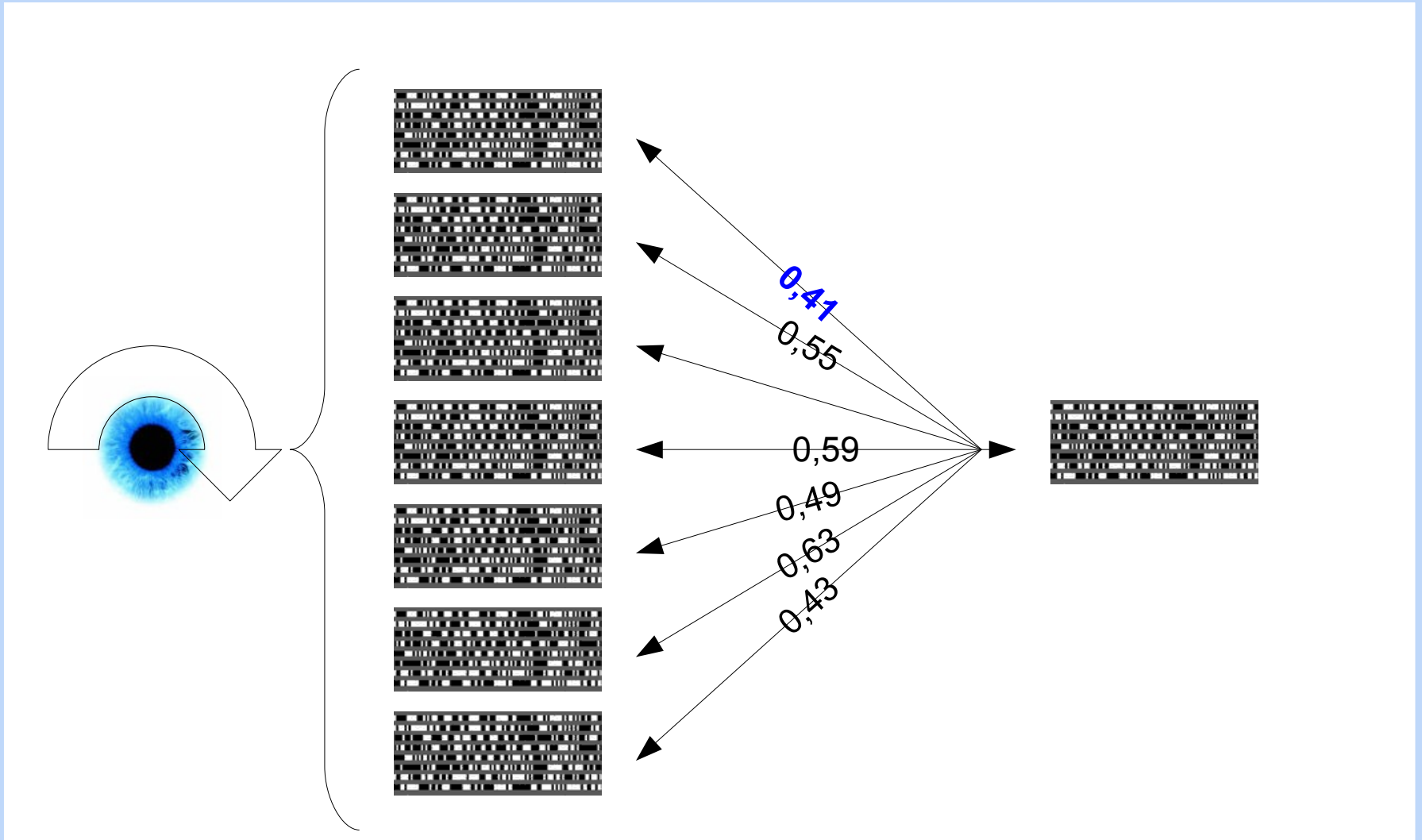


Verbesserung des Vergleichstests  
Orientierungsinvarianz  
Anpassung des statistischen Modells

- ▶ Robustheit der Iriserkennung
- ▶ Darstellung muss invariant sein gegenüber
  - (1)Abbildungsgröße der gesamten Iris
  - (2)Pupillengröße innerhalb der Iris
  - (3)Drehbewegung des Augapfels
  - (4)Kamerawinkel
  - (5)Orientierung der Iris bzw. Kopfneigung
- ▶ (1) - (4) werden durch Algorithmus gewährleistet
- ▶ (5) lässt sich durch Anpassung des Vergleichstests erreichen

- ▶ Orientierung der Iris bei Erzeugung des Iriscodes beschrieben durch Winkelvariable  $\theta$
- ▶ Zyklische Weiterschaltung von  $\theta$
- ▶ Vergleich des Iriscodes in verschiedenen diskreten Orientierungen
- ▶ HD-Wert der besten Übereinstimmung wird beibehalten

- ▶ Üblicherweise Vergleichstests in 7 Orientierungen

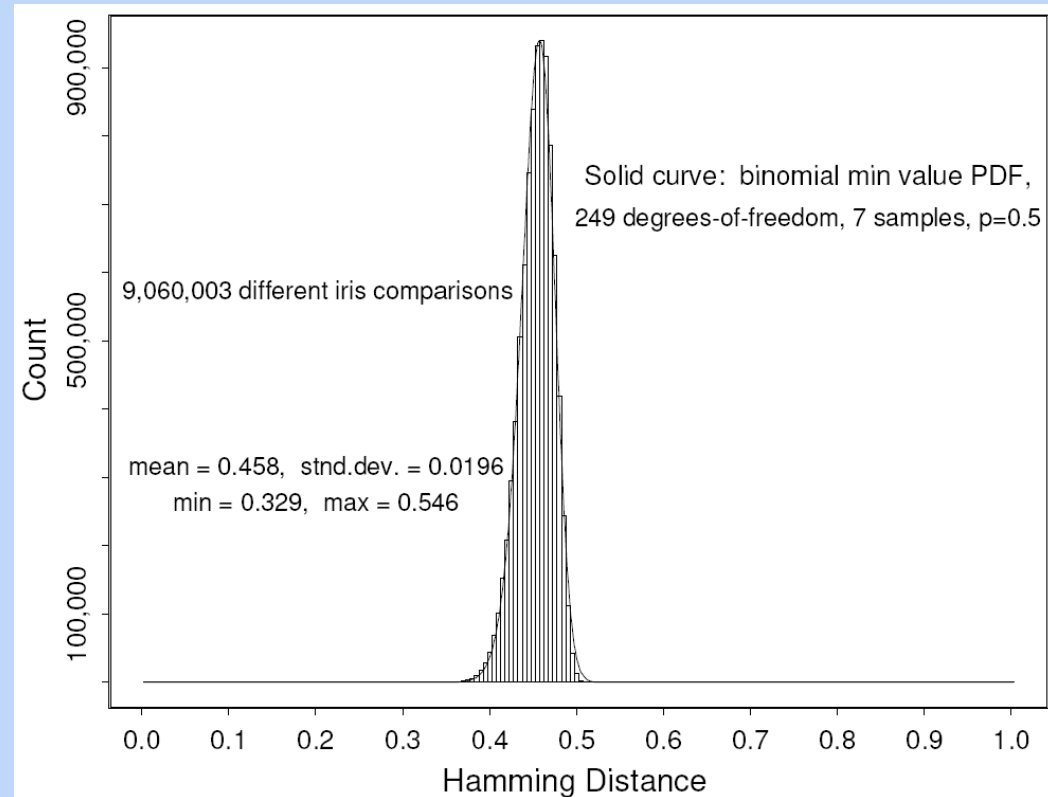


# Anpassung des statistischen Modells

- ▶ Verteilungsfunktion für HD verschiedener Irispaare  $f_0(x)$
- ▶ Kumulation von  $f_0(x)$  Wahrscheinlichkeit für  $HD \leq x$   $F_0(x)$
- ▶ Gegenwahrscheinlichkeit,  $HD > x$   $1-F_0(x)$
- ▶ Wahrscheinlichkeit  $HD > x$  bei  $n$  unabhängigen Prüfungen  $[1-F_0(x)]^n$
- ▶ Wahrscheinlichkeit  $HD \leq x$  bei Verwendung der geringsten HD aus  $n$  Vergleichen  $F_n(x) = 1 - [1-F_0(x)]^n$
- ▶ Neue Verteilungsfunktion durch Ableitung von  $F_n(x)$   $f_n(x) = n f_0(x) [1-F_0(x)]^{n-1}$

# Vergleich mit Feldversuch

- ▶ Feldversuch durchgeführt mit Vergleichen in  $n=7$  Orientierungen, jeweils beste Übereinstimmung beibehalten
- ▶ Ausgezeichnete Übereinstimmung der Verteilung des Feldversuchs mit neuer Verteilungsfunktion  $f_7(x)$
- ▶ Linksverschiebung der Verteilung, neuer Mittelwert  $HD = 0,458$
- ▶ Kleinste tatsächlich aufgetretene HD: 0,330



Zusammenfassung  
Ausblick

- ▶ Vergleichstest durch Ermittlung der Hamming Distanz zweier Iriscodes
- ▶ Der Vergleichstest für **unterschiedliche** Irismuster im Feldversuch ergibt eine Binomialverteilung der HD
- ▶ Herleitung eines gültigen statistischen Modells
- ▶ Verbesserung der Iriserkennung durch Orientierungsinvarianz
- ▶ Modell ermöglicht Prognosen für W'keiten von Hamming Distanzen unterschiedlicher Irispaare



- ▶ W'keit einer Falschübereinstimmung in Abhängigkeit der Akzeptanzschwelle lässt sich anhand des Modells vorhersagen
- ▶ Statistisches Modell als Grundlage um optimale Akzeptanzschwellen festzulegen
- ▶ Wahl der Akzeptanzschwelle sollte abhängig sein von
  - ▶ Datenbankgröße
  - ▶ HD Werten bei Vergleichen von Iriscodes identischer Irismuster
- Thema des nachfolgenden Vortrags

