

Ludwig Maximilians Universität München Institut für Informatik Lehr- und Forschungseinheit für Datenbanksysteme

Datenbanksysteme II Kapitel 10: Hochdimensionale Räume Skript zur Vorlesung

#### **Datenbanksysteme II**

Sommersemester 2006

## Kapitel 10: Hochdimensionale Räume

<u>Vorlesung:</u> Christian Böhm <u>Übungen:</u> Elke Achtert, Peter Kunath, Alexey Pryakhin

Skript © 2006 Christian Böhm

http://www.dbs.informatik.uni-muenchen.de/Lehre/DBSII



#### Inhalt

1. Einführung

2. Kostenmodell für R-Bäume

3. Indexstrukturen für hochdimensionale Räume

Kapitel 10: Hochdimensionale Räume

Datenbanksysteme II



### Einführung

Datenbanksysteme II Kapitel 10: Hochdimensionale Räume • Anfrageleistung von Indexstrukturen verschlechtert sich mit zunehmender Dimension

"Curse of Dimensionality"

- → Häufig haben scanbasierte Methoden bessere Anfrage-Performanz als z.B. R\*-Bäume
- In diesem Kapitel:
  - Ermittlung der Ursachen mit Hilfe eines Kostenmodells
  - Optimierung der Indexstrukturen sowie der Algorithmen zur Anfragebearbeitung
  - Entwicklung neuer Indexstrukturen, die besonders an die Problemstellung hochdimensionaler Datenräume angepasst sind

3



#### Inhalt

1. Einführung

Datenbanksysteme II Kapitel 10: Hochdimensionale Räume

2. Kostenmodell für R-Bäume

3. Indexstrukturen für hochdimensionale Räume



#### Kostenmodell für R-Bäume

Datenbanksysteme II Kapitel 10: Hochdimensionale Räume ([Berchtold S., Böhm C., Keim D., Kriegel H.-P.: A Cost Model for Nearest Neighbor Search in High-Dimensional Data Spaces, PODS 1997])

Ziel: Schätzung der zu erwartenden Anzahl der Seitenzugriffe bei der Anfragebearbeitung

- für R-Bäume und verwandte Indexstrukturen
- verschiedene Anfragetypen:
  - Bereichsanfragen
  - nächste-Nachbar-Anfragen sowie *k*-nächste-Nachbar-Anfragen
  - verschiedene Metriken, hier nur euklidische und Maximums-Metrik (Ellipsoid-Anfragen sind schwierig zu modellieren)
- Einschränkungen:
  - idealisierte Indexstruktur:
     überlappungsfrei
     Seitenregionen sind annähernd quadratisch ("so quadratisch wie möglich")
  - Datenraum ist der Einheits-Hypercube [0..1]<sup>d</sup>
  - zunächst: Punkte und Anfragen folgen einer unabhängigen Gleichverteilung
  - später: Beschreibung der Datenverteilung durch fraktale Dimension (genauere Darstellungsmethoden der Datenverteilung wie z.B. Histogramme sind im Hochdimensionalen schwierig)

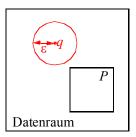
5



## Kostenmodell Bereichsanfragen (1)

#### • Bekannt:

- Radius ε der Anfrage
- Ausdehung der Seitenregion
  - → später wird beides geschätzt werden
- Unbekannt:
  - relative Lage von Seitenregion und Zentrum der Anfrage (Anfragepunkt)
  - beides wird als unabhängig gleichverteilt angenommen, d.h. jede
     Position von Anfragepunkt und Seitenregion ist gleich wahrscheinlich
- Gesucht:
  - Wahrscheinlichkeit, mit der die Query q auf die Seite P zugreift (Zugriffswahrscheinlichkeit)
  - entspricht Wahrscheinlichkeit, mit der sich der Kreis mit der Seitenregion schneidet



Datenbanksysteme II Kapitel 10: Hochdimensionale Räume



#### Kostenmodell Bereichsanfragen (2)

Datenbanksysteme II Kapitel 10: Hochdimensionale Räume • Das Problem ist leicht zu lösen, wenn z.B. die Anfrage punktförmig ist:

 $Zugriffs wahrscheinlichkeit = \frac{Volumen\ Seitenregion}{Volumen\ Datenraum}$ 

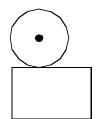
- ebenso bei punktförmiger Seitenregion
  - → Wahrscheinlichkeitsrechnung (Kombinatorik) benötigt *punktförmige* Ereignisse
- Trick um punktförmige Ereignisse zu erhalten: Transformiere Bereichsanfrage in eine äquivalente Punktanfrage:
  - Verkleinere die Bereichsanfrage zum Punkt
  - Vergrößere in gleichem Maß die Seitenregion
  - so dass die neue Punktanfrage auf die vergrößerte Seitenregion zugreift gdw. die Bereichsanfrage auf die ursprüngliche Seitenregion zugreift

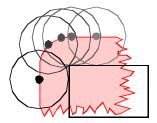
7

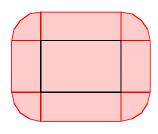


## Kostenmodell Bereichsanfragen (3)

Datenbanksysteme II Kapitel 10: Hochdimensionale Räume







- Das entstehende Objekt heißt *Minkowski-Summe* von Anfrage- und Seitenregion:
  - ursprüngliches Rechteck
  - an jeder Kante ist ein Quader der Breite ε angehängt
  - an jeder Ecke ist ein Viertelkreis mit Radius ε angehängt



Kapitel 10: Hochdimensionale Räume

Datenbanksysteme II

### Kostenmodell Bereichsanfragen (4)

• Im dreidimensionalen Fall (Grafik unvollständig):

\*U\*

\*U\*

\*III

\*\*L

\*\*L

- ursprünglicher Quader: 3-dimensional rechteckig, 0-dimensional rund
- an jeder Oberfläche: Quader mit Grundfläche wie Oberfläche, Dicke ε
- an jeder Kante:  $\frac{1}{4}$  Zylinder: Länge wie Kante, Grundfläche ist Kreis mit Radius  $\epsilon$
- an jeder Ecke:  $\frac{1}{8}$  Kugel mit Radius  $\epsilon$

9



## Kostenmodell Bereichsanfragen (5)

# Datenbanksysteme II Kapitel 10: Hochdimensionale Räume

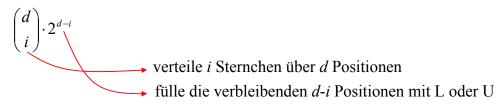
- Ein *d*-dimensionaler *Hypercube* hat neben Ecken (0-dimensional), Kanten (1d) und Flächen (2d) auch noch 3-dimensionale, 4-dimensionale .... (*d* 1)-dimensionale "Oberflächen"-Segmente (engl. *faces*)
  - an jedem *i*-dimensionalen Segment hängt ein Objekt ("*Hyperzylinder*"), das in *i* Dimensionen würfelförmig ist und in (*d* - *i*) Dimensionen kugelförmig ist (genau genommen der 2<sup>d-i</sup>-te Teil einer solchen Hyperkugel)
- Wie viele Ecken, Flächen, ... *i*-dimensionale Segmente hat ein *d*-dimensionaler Würfel?
  Hierzu führen wir eine Notation ein, die, jedem Oberflächensegment (incl. dem urspr. Hypercube) ein *d*-Tupel über dem Alphabet aus den drei Symbolen L, U, und \* zuordnet.
  Hierbei bedeutet:
  - L die untere Grenze (lower bound) in einer Dimension
  - U die obere Grenze (upper bound) in einer Dimension
  - \* den gesamten Bereich zwischen der unteren Grenze und der oberen Grenze



### Kostenmodell Bereichsanfragen (6)

Datenbanksysteme II Kapitel 10: Hochdimensionale Räume • Beispiel:

- Enthält ein Tupel kein \*, so bezeichnet es eine *Ecke* (z.B. LUL die linke, obere, vordere, Ecke des dreidimensionalen Würfels)
- Enthält ein Tupel genau ein \*, so bezeichnet es eine Kante
   (z.B. LU\* die Kante links oben, von vorne nach hinten)
- Ein Tupel mit i Sternchen bezeichnet ein i-dimensionale Oberflächensegment
- Das Tupel, das *nur* aus *d* Sternchen besteht, bezeichnet den originalen Hypercube
- Anzahl der Tupel mit *i* Sternchen:



11



## Kostenmodell Bereichsanfragen (7)

Datenbanksysteme II Kapitel 10: Hochdimensionale Räume • Gesamte Formel für das Volumen der Minkowski-Summe aus Hypercube mit Seitenlänge *a* und Kugel mit Radius ε:

$$V_{\mathit{Mink}}(a,\varepsilon) = \sum_{0 \le i \le d} \binom{d}{i} \cdot 2^{d-i} \cdot a^{i} \cdot \frac{V_{(d-i)-\dim.\mathit{Kugel}}(\varepsilon)}{2^{d-i}} = \sum_{0 \le i \le d} a^{i} \cdot V_{(d-i)-\dim.\mathit{Kugel}}(\varepsilon)$$

• Das Volumen einer *j*-dimensionalen Kugel lässt sich folgendermaßen ermitteln:

$$V_{j-\dim.Kugel} = \frac{\pi^{j/2} \cdot r^{j}}{\Gamma(j/2+1)}$$

wobei  $\Gamma$  die Gamma-Funktion (Erweiterung der Fakultät in reelle Zahlen) darstellt, mit:

- Mit  $V_{\text{Mink}}$  kann die Zugriffswahrscheinlichkeit einer einzelnen bekannten Seite bereits ermittelt werden. Dies werden wir später bei einer Optimierungstechnik anwenden.
- Im allgemeinen interessieren die Kosten für den gesamten Index; Summation der Zugriffswahrscheinlichkeiten aller Seitenregionen zu teuer



#### **Kostenmodell Bereichsanfragen (7)**

## Datenbanksysteme II Kapitel 10: Hochdimensionale Räume

#### Schätzung der Seitenlänge des Hypercube

Benutze eine durchschnittliche Seite anstatt der konkreten Seiten. Für jede Indexebene i läßt sich die Anzahl der Seiten  $n_i$  ermitteln, sofern die durchschnittliche Speicherauslastung ( $su_{\rm eff}$ ) bekannt ist (aus Data Dictionary):

Sei  $C_{\rm eff}$ :=  $C \cdot su_{\rm eff}$  die effektive Kapazität der Seiten (durchschnittliche Anzahl in einer Seite gespeicherter Einträge), N die Gesamtzahl von Featurevektoren

- $n_0 := N/C_{\text{eff,data}}$  (Anzahl der Datenseiten)
- $n_i := n_{i-1}/C_{\text{eff.dir}}$  (Anzahl der Seiten auf Directory-Ebene i)

#### Annahmen:

- Seitenregionen haben Volumen  $1/n_i$  (1 ist das Volumen des Datenraums  $[0..1]^d$ )
- Seitenregionen sind annähernd (hyper-) würfelförmig. Schätzwert für die Kantenlänge  $a_i$  einer Seitenregion auf Indexebene  $i: a_i = \sqrt[d]{1/n_i}$  Kosten durch Addition der Zugriffswahrscheinlichkeiten aller Seiten auf allen Ebenen:  $\# \operatorname{Zugriffe}(\varepsilon) = \sum n_i \cdot V_{\operatorname{Mink}}(\sqrt[d]{1/n_i}, \varepsilon)$

13



## Kostenmodell NN-Anfragen (1)

#### Annahme:

- Die Anfragen werden mit dem Prioritätsalgorithmus nach Hjaltason und Samet [HS 95] bearbeitet.
- Dies ermöglicht Ausnutzung der Optimalität der Anfragebearbeitung
- Die Performanz der anderen NN-Algorithmen hängt u.a. davon ab, welcher Pfad als erstes verfolgt wird und ist deswegen schwerer zu schätzen.

Konsequenz aus dem Optimalitätsbeweis (Lemma 3):

- Der Algorithmus lädt genau die Seiten, die die Nearest-Neighbor-Kugel schneiden
- Der Algorithmus ist äquivalent zu Algorithmus für Bereichsanfragen, wobei ε durch die Nearest-Neighbor-Distanz ersetzt wird.
- Es reicht also prinzipiell, die NN-Distanz zu schätzen.

Datenbanksysteme II Kapitel 10: Hochdimensionale Räume



### **Kostenmodell NN-Anfragen (2)**

# Kapitel 10: Hochdimensionale Räume Datenbanksysteme II

#### Einfache Methode zur Schätzung der NN-Distanz

Das Volumen einer Kugel mit Radius e multipliziert mit N entspricht dem Erwartungswert der eingeschlossenen Datenpunkte. Bestimme die Kugel so daß der Erwartungswert 1 (bzw. k bei k-Nearest-Neighbor Queries) ist:

 $\varepsilon \approx V_{d-\dim Kugel}^{-1}(k/N) = \sqrt[d]{\frac{k \cdot \Gamma(d/2+1)}{N \cdot \pi^{d/2}}}$ 

#### Probleme:

- Stochastisch Vorgehensweise nicht korrekt (Operation "Bildung des Erwartungswerts" ist nicht umkehrbar)
- Auch unter Idealbedingungen (gleichverteilte Daten, niedrigdimensional) nicht sehr exakt für kleines k
- Für großes k > 10 aber hinreichend genau

15



## **Kostenmodell NN-Anfragen (3)**

#### Stochastisch korrekte Ermittlung des Erwartungswerts:

- Ermittlung der Verteilungsfunktion der NN-Distanz
- Daraus: Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion durch Differenzieren
- Daraus: Erwartungswert durch Integration

Verteilungsfunktion P(r):

"Wie hoch ist Wahrscheinlichkeit, dass die NN-Distanz ≤ stochastische Variable *r* ist"

"Wahrscheinlichkeit, dass in einer Kugel mit Radius *r* mind. 1 Datenpunkt enthalten ist"

1 - "Wahrscheinlichkeit, dass keiner der N Datenpunkte im Volumen der Kugel liegt"

1 - "Wahrscheinlichkeit, dass alle Datenpunkte im Volumen außerhalb Kugel liegen"

 $P(r) = 1 - (1 - V_{Kugel}(r))^{N}$ 

Kapitel 10: Hochdimensionale Räume Datenbanksysteme II



## Kostenmodell NN-Anfragen (4)

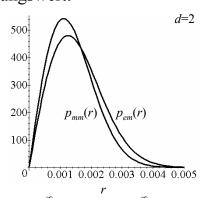
Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion p(r):

$$p(r) = \frac{\partial P(r)}{\partial r} = \frac{d \cdot N}{r} \cdot \left(1 - \frac{\pi^{d/2}}{\Gamma(d/2 + 1)} \cdot r^d\right)^{N-1} \cdot \frac{\pi^{d/2}}{\Gamma(d/2 + 1)} \cdot r^d$$

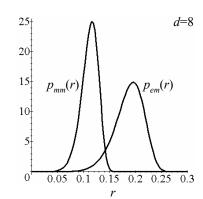
Maximumsmetrik: ähnlich.

iviaximumsmeurk, anniici

Erwartungswert:



$$E[\varepsilon] = \int_{-\infty}^{\infty} r \cdot p(r) \cdot \partial r = \int_{0}^{\infty} r \cdot p(r) \cdot \partial r$$



15

10

0.1 0.15

17

Kapitel 10: Hochdimensionale Räume

Datenbanksysteme II

## Kostenmodell NN-Anfragen (5)

Datenbanksysteme II Kapitel 10: Hochdimensionale Räume

- Analytisch schwierig zu integrieren
- Numerische Integration z.B. mittels Histogrammen:
  - links, rechts, oder mittig verankerte Rechtecke
  - Trapeze
- Wichtig:

Erst untere  $r_{\rm lb}$  und obere  $r_{\rm ub}$  Grenze des Integrationsbereichs ermitteln, etwa so dass

- $P(r_{1b}) = 0.001$
- $P(r_{\rm ub}) = 0.999$
- Damit ergibt sich für den Erwartungswert:

$$\mathbf{E}[\varepsilon] = \int_{r_{lb}}^{r_{ub}} r \cdot p(r) \cdot \partial r \approx \frac{r_{ub} - r_{lb}}{i_{\max}} \cdot \sum_{0 \le i \le i_{\max}} \left( \frac{r_{ub} - r_{lb}}{i_{\max}} \cdot i + r_{lb} \right) \cdot p\left( \frac{r_{ub} - r_{lb}}{i_{\max}} \cdot i + r_{lb} \right)$$

• Um einen relativen Approximationsfehler von < 1% zu erreichen, sind lediglich  $i_{max} = 5$  Rechtecke erforderlich.



#### Inhalt

Kapitel 10: Hochdimensionale Räume

Datenbanksysteme II

1. Einführung

- 2. Kostenmodell für R-Bäume
- 3. Indexstrukturen für hochdimensionale Räume

19



## **X-tree (1)**

# Datenbanksysteme II Kapitel 10: Hochdimensionale Räume

#### X-tree (eXtended node)

([BKK 96] Berchtold S., Keim D., Kriegel H.-P.: *The X-tree: An Index Structure for High-Dimensional Data*. VLDB 1996, 28-39.)

- Weiterentwicklung des R\*-Baums für hochdimensionale Räume
- Der Split-Algorithmus von R-Baum und R\*-Baum führt zu hoher Überlappung der Directory-Seitenregionen bei hochdimensionalen Räumen
- Grund: Es gibt nur wenige (meist eine) geeignete Splitebene bei Split der Directoryseite
  - Seiten sind in vielen Dimensionen ungeteilt (Ausdehnung [0..1])
  - Benötigt wird eine Dimension, in der alle Kindseiten geteilt wurden
- Konzept hierfür: Split-Tree eines Directory-Knoten



#### **X-tree (2)**

Datenbanksysteme II Kapitel 10: Hochdimensionale Räume • Idee des Split-Tree:

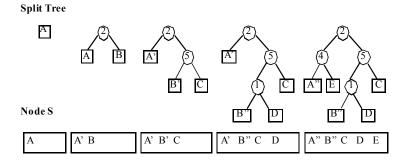
- Jede neue Seite entsteht dadurch, daß eine alte Seite aufgeteilt wurde
- Die Hierarchie von Split-Operationen läßt sich als binärer Baum darstellen, wobei in den inneren Knoten die Split-Dimension vermerkt ist
- Ist  $d_i$  ein Vorgängerknoten eines Blatts X, dann wurde X in Dimension  $d_i$  geteilt
- Nur wenn in einem Level des Split-Tree alle Split-Ebenen identisch sind, kann Directoryknoten in dieser Dimension geteilt werden
  - Dies ist meist nur bei der Wurzel des Splitbaums der Fall

21



## **X-tree (3)**

Datenbanksysteme II Kapitel 10: Hochdimensionale Räume



- Beispiel: Directoryknoten wird (fälschlicherweise) in Dimension 1 geteilt
  - Die Seite B" kommt in die 1. Nachfolgeseite
  - Die Seite D kommt in die 2. Nachfolgeseite
  - Die Seiten A', C und E sind in Dimension 1 nicht gesplittet.
     Werden sie einer der beiden Nachfolgeseiten zugeordnet, so überlappt diese die andere Nachfolgerseite vollständig
- Directoryknoten wird (richtig) in Dimension 2 geteilt
  - A' und E kommen in die erste Nachfolgeseite
  - B", C und D kommen in die 2. Nachfolgeseite
  - Die beiden Nachfolgeseiten sind überlappungsfrei



#### **X-tree (4)**

# Datenbanksysteme II Kapitel 10: Hochdimensionale Räume

• Weiteres Problem: Split-Tree kann unbalanciert sein => unbalancierter Split (z.B. nur eine Kindseite in der einen der Nachfolgeseiten)

- Lösung: Supernodes Für diesen Fall sieht der X-tree vor, die Directoryseite gar nicht zu splitten, sondern einen Supernode mit der doppelten Länge anzulegen
- Bei hohen Dimensionen entstehen deshalb zunehmend Supernodes

#### Nachteile des X-tree

- Durch Seiten unterschiedlicher Größe Probleme der Freispeicherverwaltung
- Überlappung entsteht nicht nur bei der Split-Operation sondern z.B. auch beim normalen Einfügen, wenn eine Seitenregion vergrößert werden muß
- Weniger Flexibilität der Struktur, um sich an die Datenverteilung anzupassen (meist steht nur eine Splitebene zur Auswahl)
- Konzept der Supernodes wird nur für Directory genutzt, und auch nur um unbalancierten Split zu verhindern.
  - ⇒ Später: Wähle Blockgröße so, dass Anfragebearbeitung optimiert wird