#### I. EINLEITUNG

### Motivation

50% weniger Aufwand bei Anwendungsentwicklung mit DB Ermöglicht neue Anwendungen, die ohne DB zu komplex wären Ausfaktorisieren der Verwaltung großer Datenmengen ohne Datenbanken

Daten in Dateien abgelegt, Zugriffsfunktionalität Teil der Anwendung

Redundanz (in Daten und Funktionalität)

Programme oft nicht atomar (= Programm wird entweder ganz oder gar nicht ausgeführt) – nur bei nicht fehlerfreien Systemen relevant

Transaktionen (= Programm oder Kommandofolge) oft nicht isoliert (= keine inkonsistenten Zwischenzustände sichtbar) – nur bei mehreren Transaktionen, aber auch bei fehlerfreien Systemen relevant

Nebenläufigkeit (concurrency – paralleler Zugriff auf dieselben Daten) schwer umsetzbar

Anwendungsentwicklung abhängig von der physischen Repräsentation der Daten (z.B. Datenspeicherung als Tabelle: Reihenfolge Zeilen/Spalten muss bekannt sein)

 $\label{eq:definition} \begin{aligned} & \text{Datenschutz} \; (= \text{kein unbefugter Zugriff}) \; \text{nicht gewährleistet} \\ & \text{Datensicherheit} \; (= \text{kein Datenverlust, insb. bei Defekten}) \\ & \text{nicht gewährleistet} \end{aligned}$ 

#### Relationale Datenbanken

auch <u>RDBMS</u> (relational database management system)  $\cong$  Menge von Tabellen

 ${\bf Relation = Menge\ von\ Tupeln = Tabelle}$ 

# RDBMS - Terminologie

 $\label{eq:Relationenschema: Fett} $$ $ \mbox{Relation: Weitere Einträge der Tabelle} $$$ 

Tupel: Eine Zeile der Tabelle
Attribut: Spaltenüberschrift
Relationenname: Name der Tabelle

 $\underline{DBS} \hbox{: } Datenbanksystem = DBMS \, + \, Datenbank(en)$ 

 $\underline{\operatorname{Schl\"{u}ssel}} :$  Attribut, das nicht doppelt vergeben werden darf

 $\frac{\overline{\text{Fremdschlüssel}}: \text{Attribut taucht in anderem Relationenschema als Schlüssel auf}$ 

Integritätsbedingungen:

- 1. lokal: Schlüssel in Relationenschema
- 2. global: Fremdschlüssel in Datenbankschema

 $\underline{\mbox{DB-Schema}}:=\mbox{Menge}$ der Relationsschemat<br/>a+globale Integritätsbedingungen

 $\underline{\rm Sicht}$   $(view)\colon$  Häufig vorkommende Datenabfrage, kann mit Sichtnamen als "virtuelle" Tabelle gespeichert werden

create view CArtist as
 select NAME, JAHR
 from Kuenstler
 where LAND == "Kanada"

Verwendung wie "normale" Relation:

 $\mathbf{select} \ * \ \mathbf{from} \ \mathsf{CArtist} \ \mathbf{where} \ \mathsf{JAHR} \ < \ \mathsf{2000}$ 

Nutzung für Datenschutz: Unterschiedliche Benutzer sehen unterschiedlichen DB-Ausschnitt

# RDBMS - Anfrageoperationen

<u>Selektion</u>: Zeilen (Tupel) wählen ( $\sigma_{\text{KID}=1012}(\text{Titel})$ ) Projektion: Spalten (Attribute) wählen ( $\pi_{\text{KID}}$ , NAME(Kuenstler))

Beispiel komplexer Ausdruck:  $\pi_{\text{NAME,ART}}(\sigma_{\text{KID}=1012}(\text{Titel}))$ 

## Ausgangsrelation:

TITLE ID	NAME	ART	GRÖSSE	KID
102	Neil Young - Heart of Gold	mp3	2.920kb	1012
103	Rammstein –	wma	4.234kb	1014
	Ich liebe Neil Young			
104	Neil Young – Old Man	mp3	3.161kb	1012
105	Neil Young –	wma	5.125kb	1012
	Four Strong Winds			

Ergebnis:

NAME	ART
Neil Young – Heart of Gold Neil Young – Old Man	mn3
Neil Young –	wma
Four Strong Winds	willa
I our Strong winus	

Weitere Operationen: Verbund (join), Vereinigung, Differenz, Durchschnitt, Umbenennung

Operationen beliebig kombinierbar (→ Query-Algebra)

# ${\bf RDBMS-Andrage noptimier ung}$

Algebraische Ausdrücke äquivalent, Abfrage aber unterschiedlich komplex, z.B.

 $\begin{array}{l} \sigma_{\rm Vorname='Klemens'}(\sigma_{\rm Wohnort='KA'}(SNUSER)) \ {\rm vs.} \\ \sigma_{\rm Wohnort='KA'}(\sigma_{\rm Vorname='Klemens'}(SNUSER)) \end{array}$ 

## RDBMS - Physische Datenunabhängigkeit

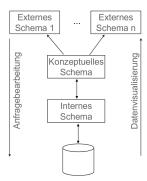
Anfragen <u>deklarativ</u>: Nutzer entscheidet nicht, wie Ergebnis ermittelt wird

Datenunabhängigkeit: DBMS stellt sicher:

- 1. stabile Anfragenfunktionalität bei physischer Darstellungsänderung
- 2. Anfrage funktinoiert bei unterschiedlichen Datenbanken (gleiches Schema, unterschiedliche Datenhäufigkeit)

→ erlaubt höhere Komplexität bei Anwendungsentwicklung

## RDBMS - 3-Ebenen-Architektur



Konzeptionelles Schema: Diskursbereich? Welche Entitäten interessant (bei Studierenden Noten interessant, Hobbies usw. nicht)?

<u>Internes Schema</u>: physische Datenrepräsentation

Externe Schemata: Unterschiedlicher Datenausschnitt für unterschiedliche Nutzer (Datenschutz, Übersichtlichkeit, organisatorische Gründe, Verstecken von Änderungen am konzeptionellen Schema)

 $\leadsto$  Logische Datenunabhängigkeit

## Datenbankprinzipien – Coddsche Regeln

- 1. Integration: Einheitliche, nichtredundante Datenverwaltung
- 2. Operationen: Speichern, Suchen, Ändern
- 3. Katalog: Zugriff auf Datenbankbeschreibungen im data directory
- 4. Benutzersichten
- 5. Integritätssicherung: Korrektheit des DB-Inhalts
- 6. <u>Datenschutz</u>: Ausschluss unauthorisierter Zugriffe
- 7.  $\frac{\text{Transaktionen:}}{\text{Atomarität}}$  mehrere DB-Operationen als Funktionseinheit (=
- 8.  $\frac{\text{Synchronisation}}{\text{on)}}$ : parallele Transaktionen koordinieren (= Isolation)
- 9. Datensicherung: Wiederherstellung von Daten nach Systemfehlern

Strengste bekannte Datenbankdefinition

Funktionale Anforderungen (nichtfunktional z.B.: Wie schnell/zuverlässig muss Dienst sein?)

### Prüfungsfragen

- 1. Was ist eine Sicht?
- 2. Was ist die relationale Algebra? Wozu braucht man sie?
- Geben Sie Beispiele für Algebra-Ausdrücke an, die nicht identisch, aber äquivalent sind, an.
- 4. Was leistet der Anfragenoptimierer einer Datenbank?
- 5. Erklären Sie: Drei-Ebenen-Architektur, physische/logische Datenunabhängigkeit.

## II. CLUSTERING UND AUSREISSER

## Räumliche Indexstrukturen - Motivation

Was ist die nächste Bar, die mein bevorzugtes Bier ausschenkt? Bereichsanfrage: Wie viele Restaurants gibt es im Stadtzentrum?

Ähnlichkeitssuche Bilder: Distanz im Merkmalsraum = Maß der Unähnlichkeit

## $\mathbf{Index} - \mathbf{B} \mathbf{+-tree}$

= non-clustered primary B+-tree

Beispiel: Student(name, age, gpa, major), B+T für gpa (kleiner=links, größer=rechts, (gpa,(x,y)))



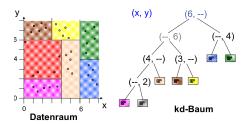
Tom, 20, 3.2, EE	Mary, 24, 3, ECE	Lam, 22, 2.8, ME	Chris, 22, 3.9, CS
Chang, 18, 2.5, CS	James, 24, 3.1, ME	Kathy, 18, 3.8, LS	
Bob, 21, 3.7, CS	Chad, 28, 2.3, LS	Kane, 19, 3.8, ME	Louis, 32, 4, LS
Pat, 19, 2.8, EE	Leila, 20, 3.5, LS	Martha, 29, 3.8, CS	Shideh, 16, 4, CS

### Index - kd-tree

 $\mathrm{B}{+}\mathrm{T}$ löst Bar-Problem nicht wirklich

kd-tree: Splitting für eine Dimension nach der anderen, dann wieder von vorne

Beispiel: Vier Split-Dimensionen



### kd-tree – k-NN

k-NN (= k-next-neighbour) := Abstand des k-nächsten Nachbarn Notation: E[k-NN]

Es müssen nur ein paar Rechtecke inspiziert werden, um Resultat zu ermitteln

Implementierung: Priority Queue (Inhalt Datenobjekte/Baumknoten, sortiert nach Abstand zum Anfragepunkt)

Hier: Baum unbalanciert, Balancierung in Realität für mehrdimensionale Daten

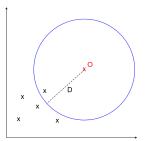
#### Outlie

= Element des Datenbestands, das in bestimmter Hinsicht erheblich vom restlichen Datenbestand abweicht

Mögliche Definition:

Objekt O, das in Datenbestand T enthalten ist ist ein  $\mathrm{DB}(p,D)$ -Outlier, wenn der Abstand von O zu mindestens p Prozent der Objekte in T größer ist als D.

Beispiel: O ist Outlier, wenn p=0.6, da dann mehr als 60% der Datenobjekte außerhalb des Kreises liegen



## Outlier - Algorithmen

 $\underline{\text{Index-basiert}} \colon \text{k-NN}$  für jeden Punkt. Stop, sobald k-NN<br/><D

Clustering: Liefert Outliner als Beiprodukt

Abstandsbasiert

Dichtebasiert

## Clustering - Beispiel

Gegeben: Große Kundendatenbank, enthält Eigenschaften und Käufe

Gesucht: Gruppen von Kunden mit ähnlichem Verhalten finden

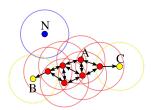
## Clustering - DBSCAN

Dichte: Anzahl Objekte pro Volumeneinheit

 $\frac{\text{Dichtes Objekt: mindestens } x \text{ andere Objekte in Kugel um Objekt}}{\text{mit Radius } \epsilon} (A)$ 

 $\frac{\text{Dichte-erreichbares Objekt: Objekt in } \epsilon\text{-Umgebung eines dichten}}{\text{Objekts, das selbst nicht dicht ist (= Clusterrand, B, C)}}$ 

 $\underline{\text{Rauschen}}$  (Noise) : Objekte, die von keinem dichten Objekt erreicht werden können (N)



### DBSCAN - Eigenschaften

→ mehrdimensionale Indexstruktur sehr sinnvoll

Rauschen liefert mögliche Outlier

## Hochdimensionale Datenräume – Anomalien

Sparsity: Raum ist nur dünn mit Punkten besetzt

Hierarchische Datenstrukturen uneffektiv: bei sehr, sehr vielen Dimensionen ist Abstand zweier Datenobjekte fast gleich dem zweier anderer (unter schwachen Annahmen) weien echten Outliner (Outliner-Algorithmen liefern mehr oder weniger zufälliges Objekt)

 $\leadsto$  nur erfolgsversprechende Teilräume nach Ausreißern absuchen Interessante Cluster sind i.d.R. nicht Cluster in allen Dimensionen

## Outlier - im Höherdimensionalen

Outlier erscheinen als solche nur in Teilräumen

Manche Teilräume ausreißerfrei

Unterschiedlichdimensionale Teilräume enthalten Ausreißer trivial vs. nichttrivial:

- 1. trivial: Objekt ist in Teilraum bereits Ausreißer
- 2. nichttrivial: Gegenteil
- → Maß für Teilraumrelevanz wie findet man relevante TR?

## Subspace Search

Exponentiell viele Teilräume P(A)

Auswahl relevanter Teilräume  $RS \subset P(A)$ 

## HiCS - Prinzip

Attribute korrelieren nicht ↔ Outlier in diesem Raum tendenziell eher trivial

<u>Idee</u>: Suche nach Verletzung statistischer Unabhängigkeit (= Kontrast)

#### Prüfungsfragen

- 1. Warum kann man räumliche Anfragen nicht ohne Weiteres auswerten, wenn man für jede Dimension separat einen B-Baum angelegt hat?
- 2. Wie funktioniert der Algorithmus für die Suche nach den k nächsten Nachbarn mit Bäumen wie dem kd-Baum?
- 3. Warum werden bei der NN-Suche nur genau die Knoten inspiziert, deren Zonen die NN-Kugel überlappen?
- 4. Was ist ein Outlier?
- 5. Was ist ein Zusammenhang zwischen k-NN-Suche mit Bäumen wie dem kd-Baum und Outlier-Berechnung?
- 6. Warum ist die Zuordnung Dichte-erreichbarer Punkte mit DBSCAN nichtdeterministisch?
- 7. Warum sind hierarchische Datenstrukturen in hochdimensionalen Merkmalsräumen für die k-NN-Suche nicht das Mittel der Wahl?
- 8. Was bedeutet Subspace Search?
- 9. Geben Sie die Unterscheidung zwischen trivialen und nichttrivialen Outliern aus der Vorlesung wieder.
- 10. Was genau bedeutet Kontrast im Kontext von HiCS?

# III. DATENBANK-DEFINITIONSSPRACHEN

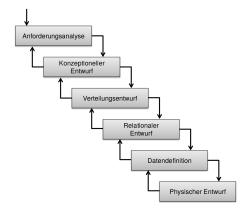
## Gewinnung der Konventionen

Beschränkte Anwendungswelt (= Miniwelt, relevanter Weltausschnitt, Diskursbereich)

Daten: Modelle (gedankliche Abstraktionen) der Miniwelt

<u>Datenbasiskonsistenz</u>: Datenbasis ist bedeutungstreu, wenn ihre <u>Elemente Modelle einer gegebenen Miniwelt sind</u> (schärfste Konsistenzforderung)

## Datenbankentwurf - Phasenmodell



## Datenbankentwurf - Modellierung

Ausschnitt der Wirklichkeit mit Schema beschreiben

Typen = Struktur der Entitäten

Welche Konsistenzbedingungen sind sinnvoll?