

## 2.5 Reverse nächste Nachbarn Anfragen

### 2.5.3 Mutual Pruning Strategien

Idee:

- Ausschluss von Seiten/Objekten mittels Distanzabschätzungen (ohne Vorberechnung, zur Laufzeit der Anfrage ermittelt)

- Für mindestens  $k$  Objekte ist die Distanz zu Objekt  $o$  kleiner als die Distanz zwischen Anfrageobjekt  $q$  und  $o$

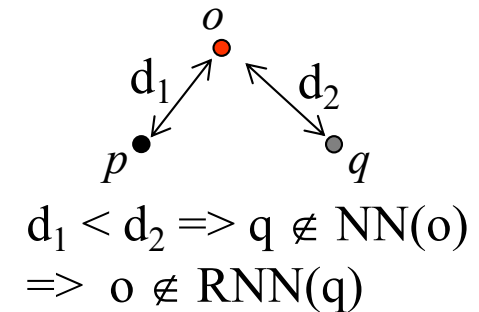
=> Objekt  $o \notin \text{RkNN}(q)$

- Distanzabschätzung zwischen  $o$  und  $p$  **nicht über vorberechneten ( $k$ )NN-dist( $o$ )**, sondern erst zur Laufzeit (der Anfrage)

- Distanzabschätzungen ebenfalls über Indexseitenregionen

Vorteile:

- Keine Vorberechnung notwendig → **keine Update-Problematik** mehr !!!
- **Parameter  $k$**  zur Anfragezeit **frei wählbar**



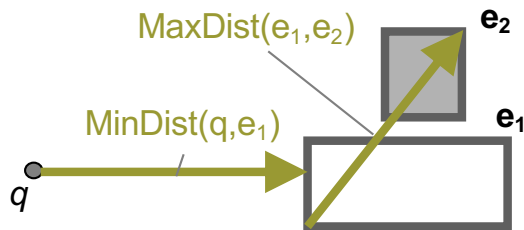
## 2.5 Reverse nächste Nachbarn Anfragen

### □ Min/Max-Distanz-Ansatz (Distanzabschätzung über Seitenregionen)

[Achtert, Kröger, Kriegel, Renz, Züfle, EDBT, 2009]

#### □ Voraussetzung: Indexseite speichert Anzahl der Objekte $|e|$ in Seite $e$

Ausschluß von Seite  $e_1$   
durch Seite  $e_2$  ( $k \geq 1$ ):

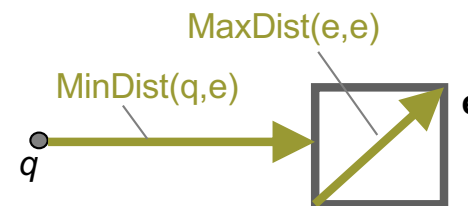


$\text{MaxDist}(e_1, e_2) < \text{MinDist}(q, e_1)$   
 $\Rightarrow e_1$  kann keine  $\text{RkNN}(q)$ -Ergebnisse  
 enthalten wenn  $|e_2| \geq k$

$\text{MinDist}(e_1, e_2)$ : Distanz zwischen den beiden voneinander am nächsten liegenden Punkten  $p_1 \in e_1$  und  $p_2 \in e_2$

$\text{MaxDist}(e_1, e_2)$ : Distanz zwischen den beiden voneinander entferntesten Punkten  $p_1 \in e_1$  und  $p_2 \in e_2$

Seite  $e$  schließt sich selbst aus ( $k \geq 1$ ):



$\text{MaxDist}(e, e) < \text{MinDist}(q, e)$   
 $\Rightarrow e$  kann keine  $\text{RkNN}(q)$ -Ergebnisse  
 enthalten wenn  $|e|-1 \geq k$

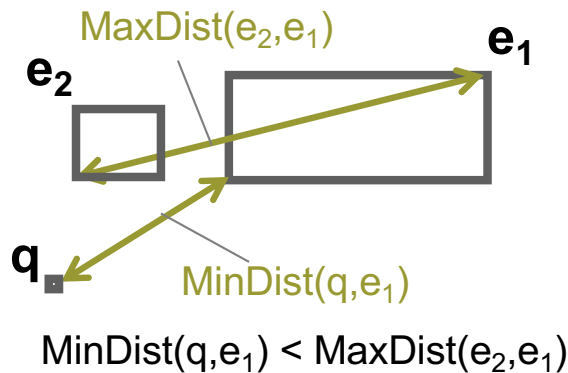
#### □ Vorteile:

- Keine Vorberechnung mehr (keine Update-Problematik)
- Parameter  $k$  zur Anfragezeit frei wählbar
- Pruningkonzept auf allg. metrische Daten anwendbar (z.B. M-tree-Seitenregionen)

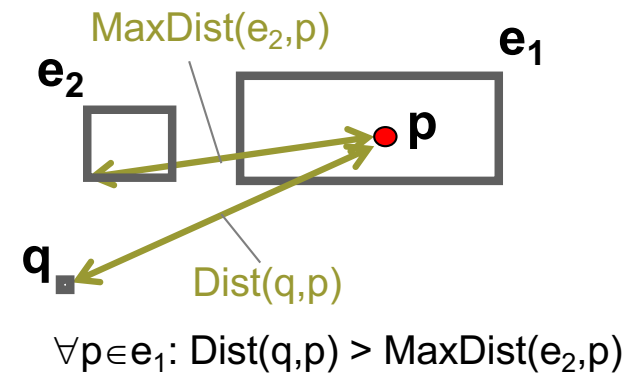
## 2.5 Reverse nächste Nachbarn Anfragen

- Problem bei Distanzabschätzung über Seitenregionen:
  - Abhängigkeiten zwischen Distanzen unberücksichtigt

Min/Max-Dist Pruning:



„Optimales“ Pruning:



- Die Distanz  $\text{MinDist}(q, e_1)$  schätzt die Distanz  $\text{dist}(q, p)$  zwischen  $q$  und einem Objekt  $p$  in Seitenregion  $e_1$  (untere Distanzabschätzung)
  - Die Distanz  $\text{MaxDist}(e_2, e_1)$  schätzt die Distanz  $\text{dist}(o, p)$  zwischen einem Objekt  $o$  in Seitenregion  $e_2$  und einem Objekt  $p$  in Seitenregion  $e_1$  ab (obere Distanzabschätzung)
  - Beide Distanzen  $\text{dist}(q, p)$  und  $\text{dist}(o, p)$  hängen von der Lage des Objektes  $p$  in Region  $e_1$  ab  $\Rightarrow \text{dist}(q, p)$  abhängig von  $\text{dist}(o, p)$
  - Diese (Abhängigkeits-) Information geht bei der Verwendung von  $\text{MaxDist}(e_2, e_1)$  und  $\text{MinDist}(q, e_1)$  verloren
- **geringeres Pruningpotential**

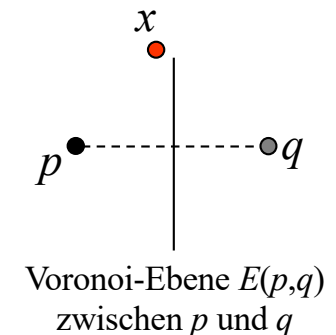
## 2.5 Reverse nächste Nachbarn Anfragen

### □ Geometrische RNN-Suche (Filter/Verfeinerung)

[Tao, Papadias, Lian. Int. Conf. Very Large Databases (VLDB), 2004]

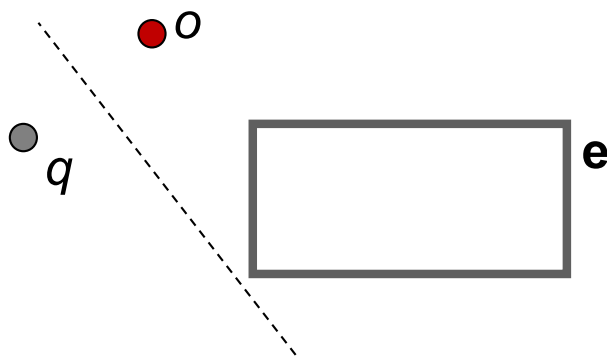
#### □ Idee

- Gegeben: Voronoi-Ebene zwischen  $q$  und beliebigen Punkt  $p$
- Liegt ein Punkt  $x$  auf der Seite von  $p$  dieser Voronoi-Ebene, kann  $q$  nicht NN von  $x$  sein und damit  $x \notin \text{RNN}(q)$
- Voronoi-Ebene  $E(p,q)$ : für alle Punkte  $e \in E$  gilt:  $\text{dist}(q,e) = \text{dist}(p,e)$



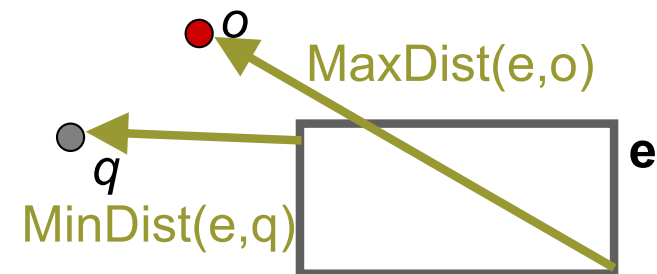
#### □ „Geometrisches“ Pruning ist optimal bzgl. der Pruning-Stärke

### geometrisches Pruning:



$e$  hinter der Hyperebene  
 $\Rightarrow \forall p \in e: p \notin \text{RNN}(q) \rightarrow$  **prune e**

### Min/Max-dist Pruning:

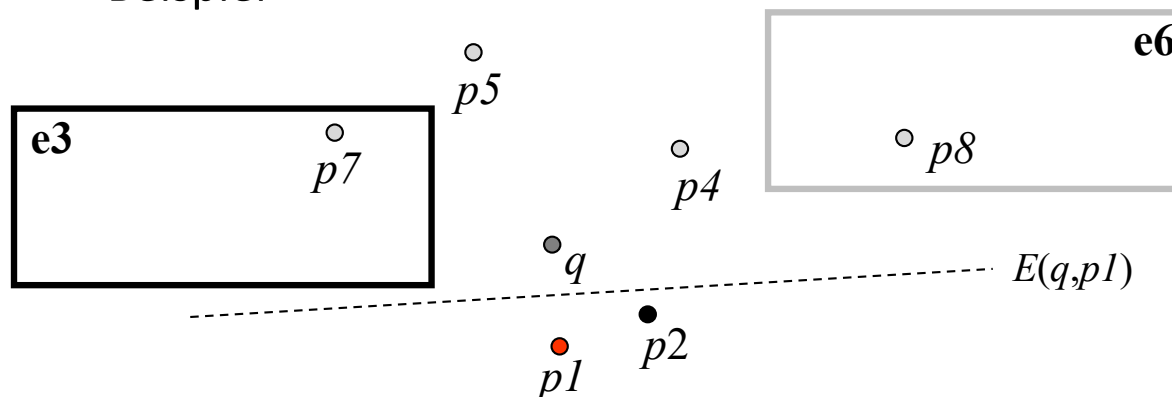


$\text{MaxDist}(e,o) > \text{MinDist}(e,q)$   
 $\Rightarrow$  **Kein Ausschluss von e !**

## 2.5 Reverse nächste Nachbarn Anfragen

- Algorithmus: Filter-Schritt (Skizze)
  - Berechne ein NN-Ranking der DB bzgl. Anfrageobjekt  $q$
  - Solange noch Objekte im Ranking sind:
    - Rufe getNext() auf
    - Wenn aktueller Punkt  $p$  nicht „hinter“ einer Voronoi-Ebene liegt, konstruiere neue Voronoi-Ebene  $E(p,q)$ ;  $p$  wird zur Kandidatenmenge hinzugefügt
    - Punkte/Directoryseiten, die „hinter“ einer der Voronoi-Ebenen  $E(p,q)$  liegen (außer Punkt  $p$  selbst), können aus dem Ranking/Kandidatenmenge gelöscht werden
  - Punkte, die die Ebenen bestimmen, müssen verfeinert werden, d.h. für diese Punkte muss jeweils eine NN-Anfrage im Verfeinerungsschritt berechnet werden

- Beispiel



**Nach Zugriff auf  $e3$ :**

$p1$ : → verfeinern  
 $p2$ : nicht verfeinern  
 $e3$ : auflösen

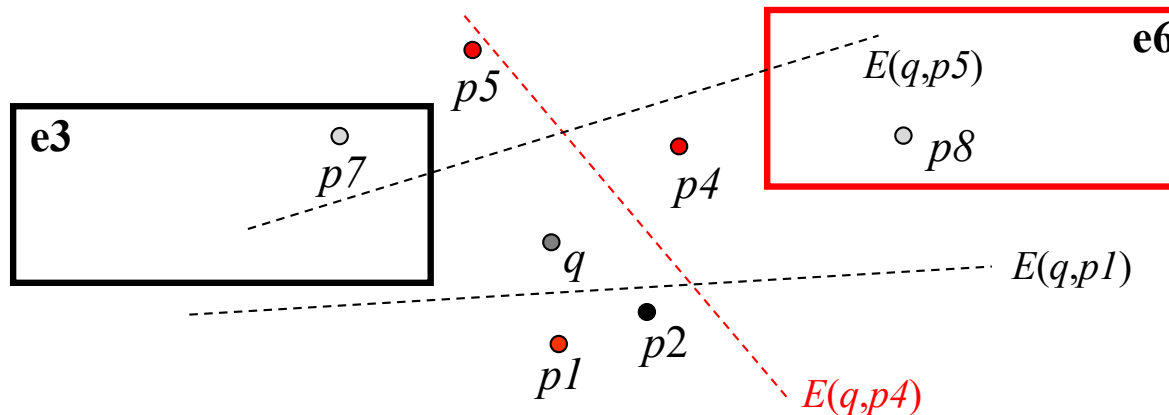
**Bisherige Kandidaten**  
 $\{p1\}$

**Inhalt des Rankings:**

$p4, p5, e6, p7, p8$

## 2.5 Reverse nächste Nachbarn Anfragen

- Zugriff auf  $p4$ 
  - Streiche  $e6$  und  $p8$  aus Kandidatenliste (liegt nun hinter  $E(q,p4)$ )



Nach Zugriff auf  $p5$ :

$p4$ : → verfeinern

$p5$ : → verfeinern

$e6$ : nicht auflösen → prune

**Bisherige Kandidaten**

$\{p1, p4, p5\}$

**Inhalt des Rankings:**

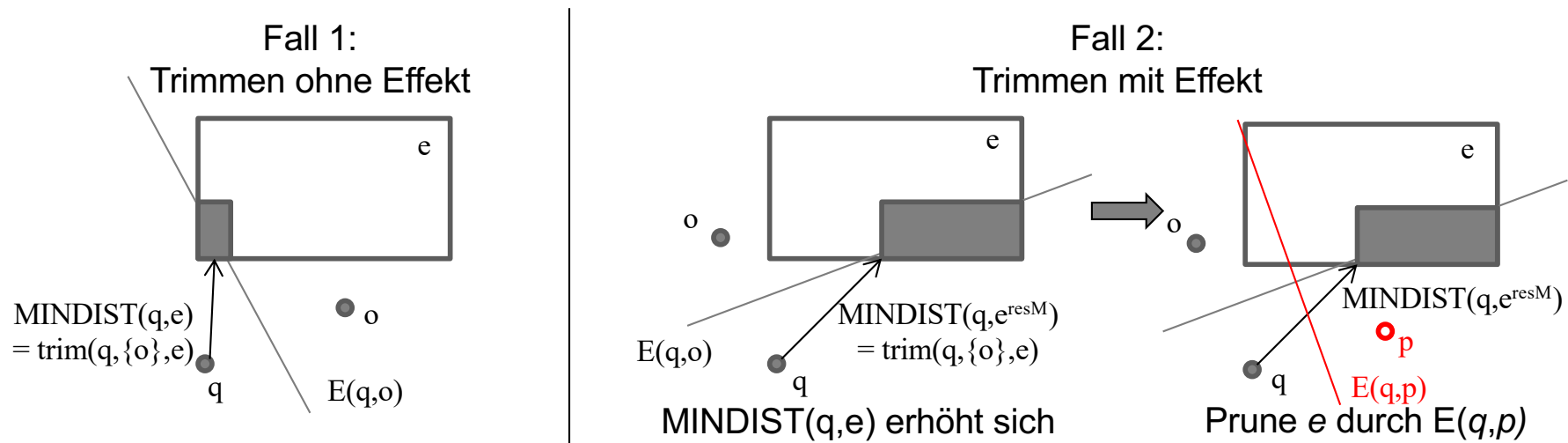
--

Nach Zugriff auf  $p5$ : Streiche  $p7$  aus dem Ranking → Ranking leer → verfeinere  $p1, p4, p5$   
 Nach Verfeinerung von  $p5$ : Anfrageergebnis =  $\{p1, p4\}$ ,  $p5 = \text{true drop}$  (wegen  $NN(p5)=p7$ )

- Vorteil
  - $k$  kann beliebig sein (Ausschlusskriterium: Objekt/Seite muss hinter  $k$  Ebenen liegen)
  - Keine vorberechneten Distanzen, daher keine Update-Problematik und bessere Speicherkomplexität
- Nachteil
  - Nur für Vektordaten
  - Teurer Verfeinerungsschritt (eine NN-Anfrage pro Kandidat)
  - Teilweise komplexe Ebenenverwaltung

■ Trimmen

- Partielles abschneiden (trimmen) von Seitenregionen (Rechtecken) bzgl. einer Pruningebene



- Anpassung der  $MINDIST(q,e)$  nach dem Trimmen
  - ➔ führt eventuell zur Erhöhung der  $MINDIST(q,e)$
  - ➔ erhöht die Chance, dass Seitenregion  $e$  früher ausgefiltert (geprunt) werden kann.

```

trim(q,S,e)
/* q = query point, S=set of DB points,
e = rectangle */
e^resM = e
for each p ∈ S do
    e^resM = clipping(e^resM, E(q,p))
    if e^resM = ∅ then return ∞
return mindist(q, e^resM)
    
```

- Algorithmus (Filter):

---

**Algorithm TPL-filter( $q$ )** /\*  $q$  is the query point \*/

1. initialize a min-heap  $H$  accepting entries of the form  $(e, key)$
2. initialize sets  $S_{cnd}=\emptyset, S_{rfn}=\emptyset$
3. insert (R-tree root, 0) to  $H$
4. while  $H$  is not empty
5.    $(e, key)=\text{de-heap } H$
6.   if (**trim**( $q, S_{cnd}, e$ ) $=\infty$ ) then  $S_{rfn}=S_{rfn}\cup\{e\}$
7.   else // entry may be or contain a candidate
8.     if  $e$  is data point  $p$
9.        $S_{cnd}=S_{cnd}\cup\{p\}$
10.    else if  $e$  points to a leaf node  $N$
11.     for each point  $p$  in  $N$  (sorted on  $\text{dist}(p,q)$ )
12.      if (**trim**( $q, S_{cnd}, p$ ) $\neq\infty$ ) then insert  $(p, \text{dist}(p,q))$  in  $H$
13.      else  $S_{rfn}=S_{rfn}\cup\{p\}$
14.    else //  $e$  points to an intermediate node  $N$
15.     for each entry  $N_i$  in  $N$
16.       $\text{mindist}(N_i^{\text{resM}}, q)=\text{trim}(q, S_{cnd}, N_i)$
17.      if ( $\text{mindist}(N_i^{\text{resM}}, q)=\infty$ ) then  $S_{rfn}=S_{rfn}\cup\{N_i\}$
18.      else insert  $(N_i, \text{mindist}(N_i^{\text{resM}}, q))$  in  $H$

falls  $e$  hinter einer bestehenden Pruningebene

**End TPL-filter**

---

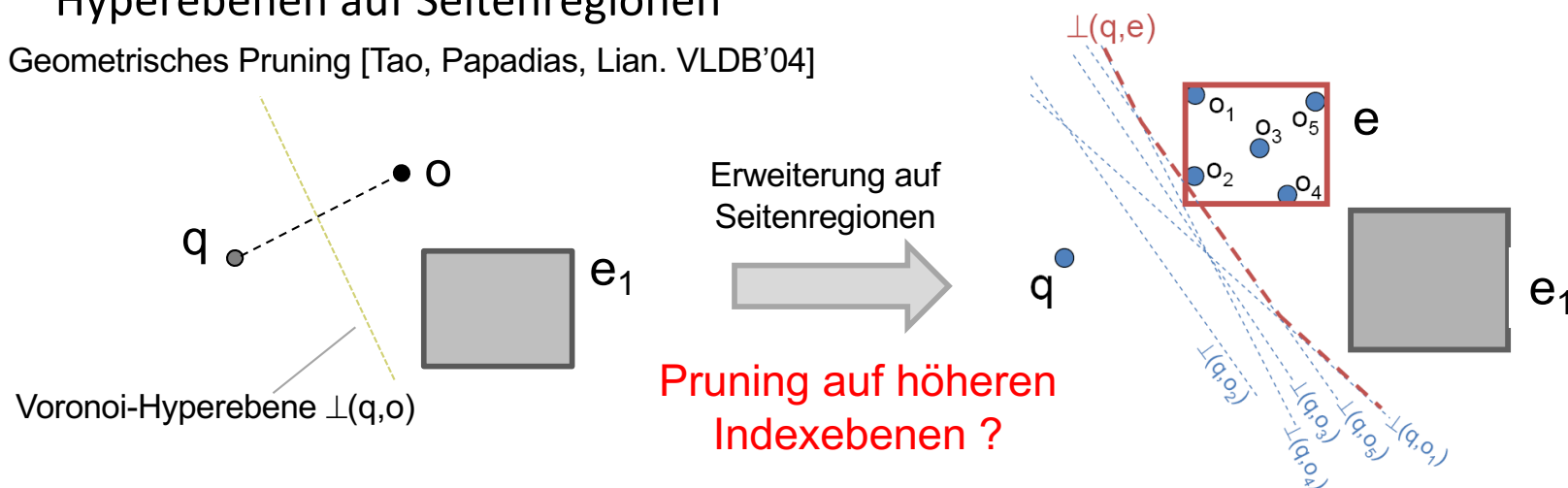
Quelle: [Tao, Papadias, Lian. Int. Conf. Very Large Databases (VLDB), 2004]



## 2.5 Reverse nächste Nachbarn Anfragen

- Weitere Eigenschaft der Geometrischen RNN-Suche
  - Ausschluß (Pruning) von Punkten/Seiten nur aufgrund anderer Punkte
  - Ausschlußkriterium könnte auch vollständig auf Directory-Ebene angewandt werden, aber wie? (Auflösung folgt ...)
- Erweiterung des geometrischen Pruning-Konzepts auf Basis von Voronoi-Hyperebenen auf Seitenregionen

Geometrisches Pruning [Tao, Papadias, Lian. VLDB'04]



- Frage: Effiziente Repräsentation von Voronoi-Hyperebenen zwischen einem Punkt und einer Seitenregion ?
- Idee: Konservative Approximation der Hyperebenen  
Eigenschaft:  $\forall p \in \perp(q, e): \text{dist}(q, p) = \text{MaxDist}(e, p)$