

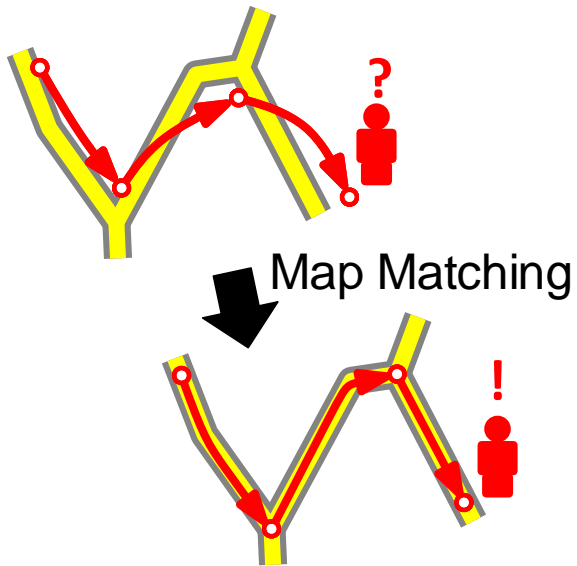
# Algorithmen für Geographische Informationssysteme

2. Vorlesung

Alexander Wolff

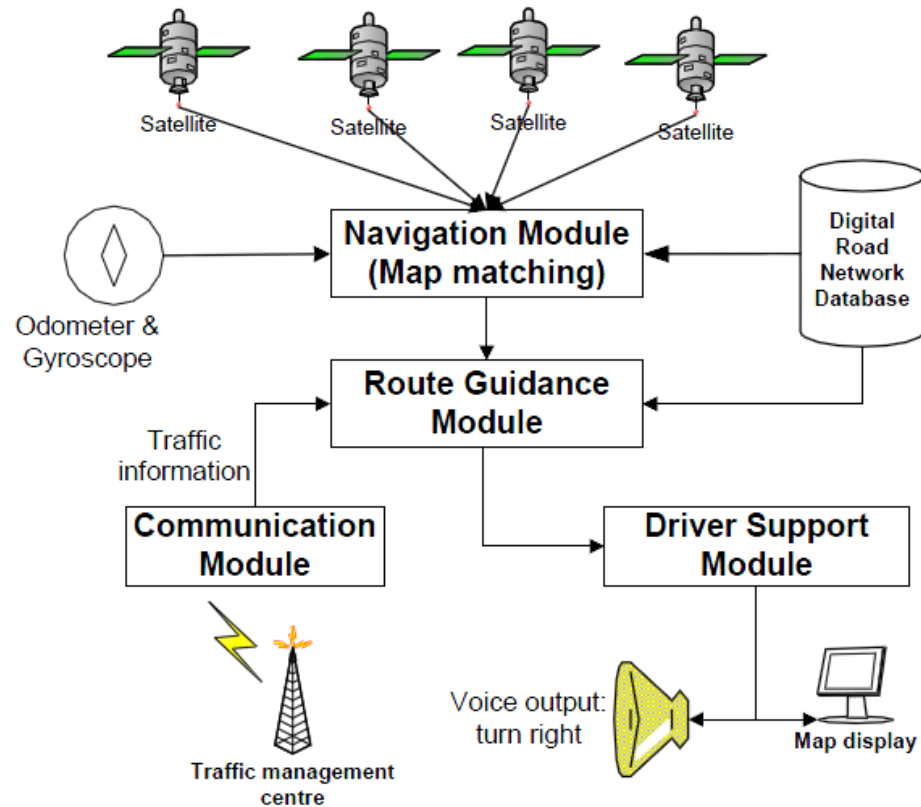
*basiert auf Folien von Jan-Henrik Haurert*

# Map Matching



# Map Matching

...als Teil von Fahrzeugnavigationssystemen



# Map Matching

## Schwierigkeit:

- ungenaue Beobachtungen



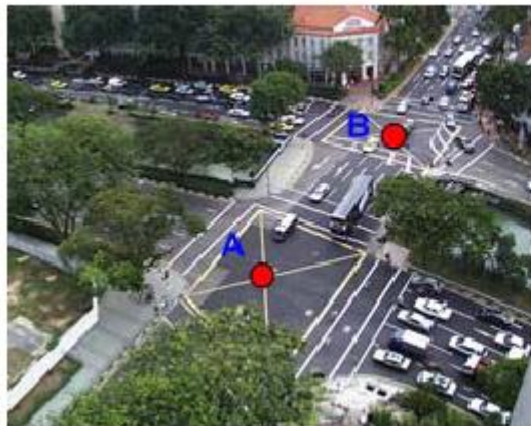
Bildquelle:  
Wikipedia

GPS: Positionsgenauigkeit ca. 20 m

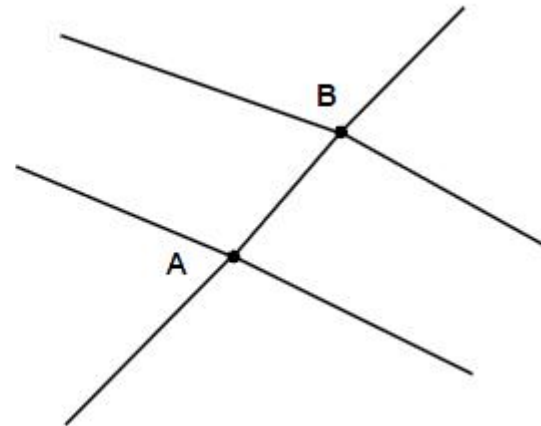
# Map Matching

## Schwierigkeit:

- ungenaue Beobachtungen
- abstrahierte/vereinfachte Repräsentation des Straßennetzes



tatsächliche Straßenkreuzung

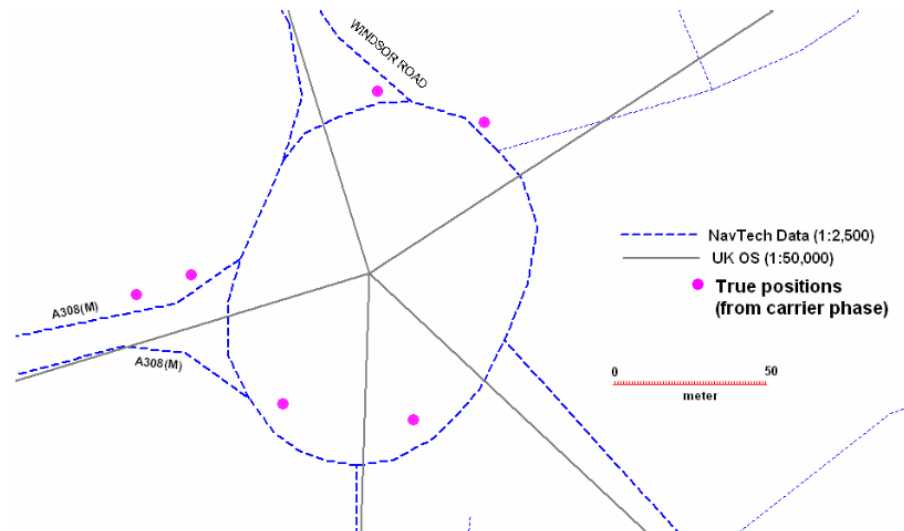


Repräsentation als Graph

# Map Matching

## Schwierigkeit:

- ungenaue Beobachtungen
- abstrahierte/vereinfachte Repräsentation des Straßennetzes

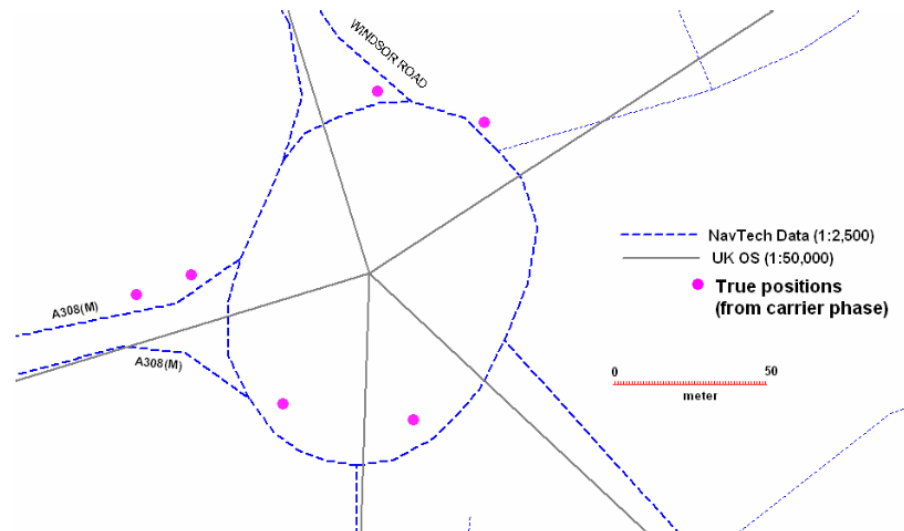


Unterschiede zweier Datensätze

# Map Matching

## Aufgabenteile:

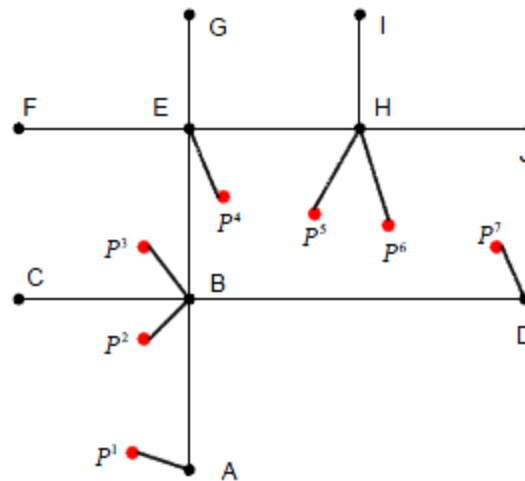
- Auf welcher Kante befindet sich das Fahrzeug?
- Wo auf der Kante befindet sich das Fahrzeug?



Unterschiede zweier Datensätze

# Map Matching

getrennt für jede Positionierung



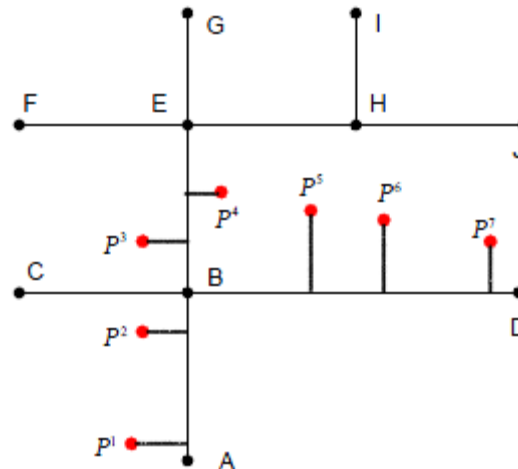
Punkt-zu-Punkt-Zuordnung

**Algorithmus?**



# Map Matching

getrennt für jede Positionierung

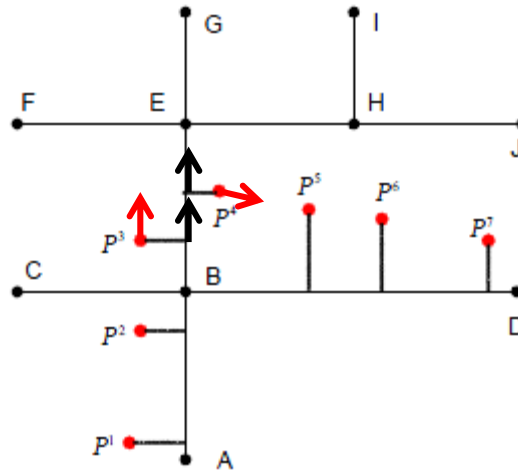


Punkt-zu-Kante-Zuordnung

# Map Matching

getrennt für jede Positionierung

**weitere Verbesserung:**  
Vergleiche Fahrtrichtung  
mit Kantenrichtung



Punkt-zu-Kante-Zuordnung

# Map Matching

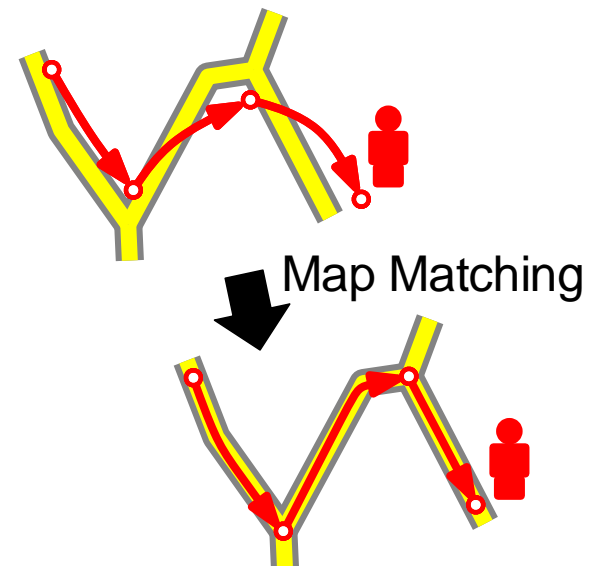
## Problemformulierung

### Gegeben:

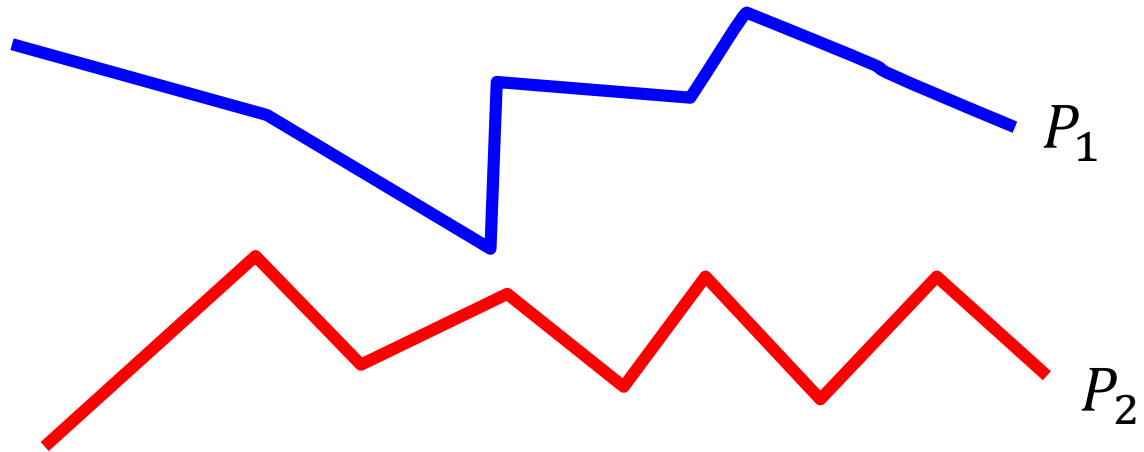
- Straßennetz als planar eingebetteter Graph  $G = (V, E)$
- GPS-Trajektorie als Folge  $P = (p_1, p_2, \dots, p_m)$  von Punkten

### Gesucht:

Weg in  $G$ , der **minimale Distanz** zu  $P$  hat.



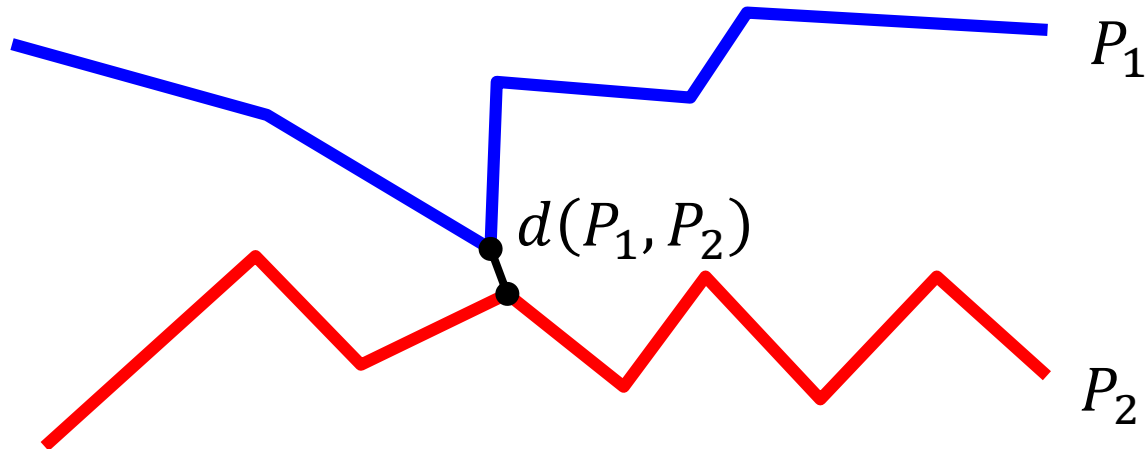
# Map Matching



# Map Matching

Minimaler euklidischer Abstand zwischen  
zwei beliebigen Punkten  $p_1 \in P_1, p_2 \in P_2$

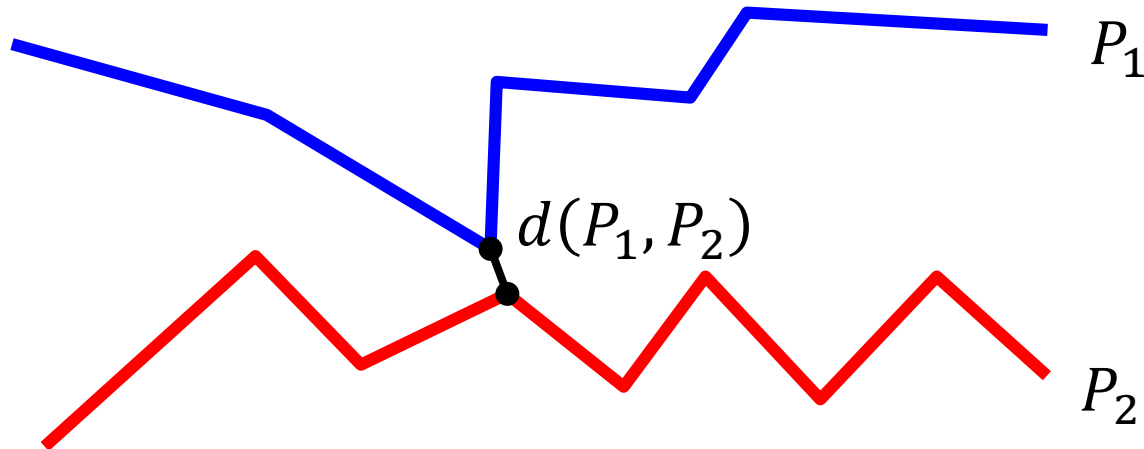
$$d(P_1, P_2) = \min\{d(p_1, p_2) \mid p_1 \in P_1, p_2 \in P_2\}$$



# Map Matching

Minimaler euklidischer Abstand zwischen  
zwei beliebigen Punkten  $p_1 \in P_1, p_2 \in P_2$

$$d(P_1, P_2) = \min\{d(p_1, p_2) \mid p_1 \in P_1, p_2 \in P_2\}$$



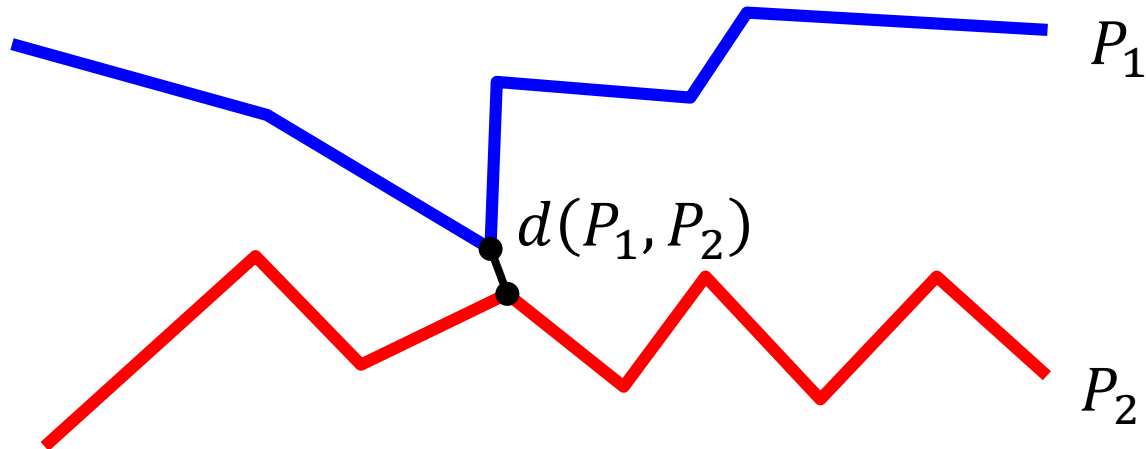
$P_1$  und  $P_2$

hier: Polygonzüge  
allgemeiner: Punktmenge

# Map Matching

Minimaler euklidischer Abstand zwischen  
zwei beliebigen Punkten  $p_1 \in P_1, p_2 \in P_2$

$$d(P_1, P_2) = \min\{d(p_1, p_2) \mid p_1 \in P_1, p_2 \in P_2\}$$



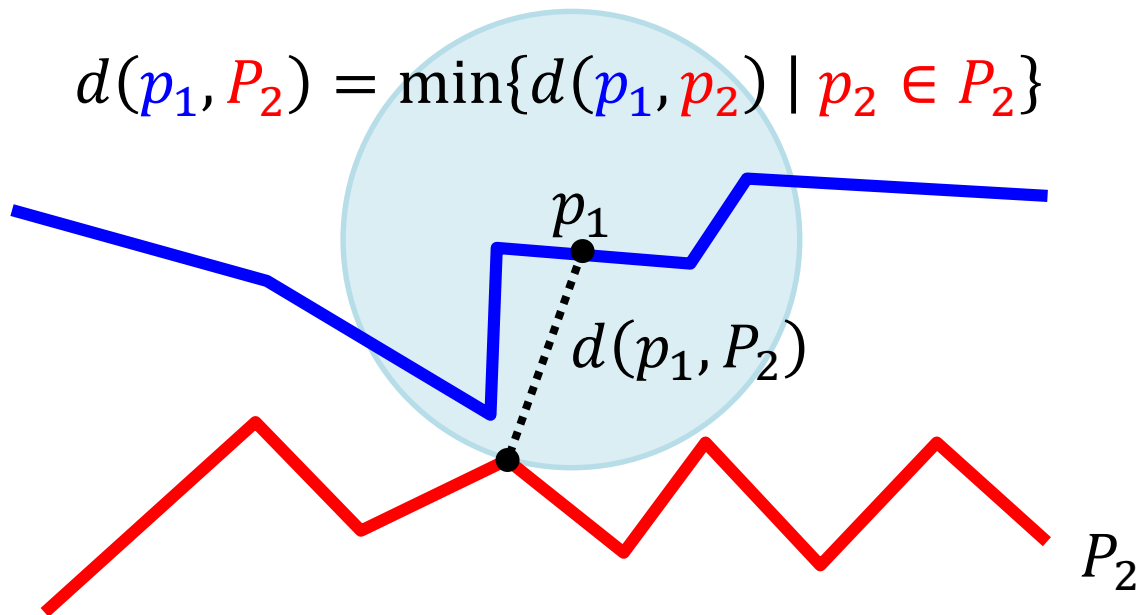
Wird zu Null, wenn sich  $P_1$  und  $P_2$  schneiden!

**Als Distanzmaß ungeeignet!**

# Map Matching

Minimaler euklidischer Abstand zwischen  
einem festen Punkt  $p_1 \in P_1$  und einem beliebigen Punkt  $p_2 \in P_2$

$$d(p_1, P_2) = \min\{d(p_1, p_2) \mid p_2 \in P_2\}$$





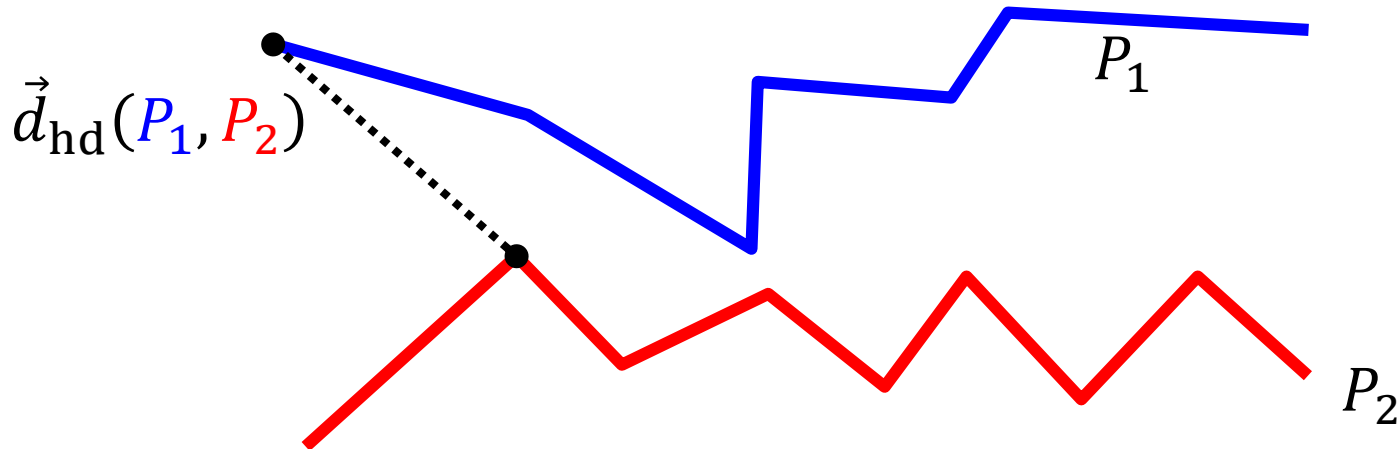
# Map Matching

*gerichtete* Hausdorff-Distanz

$$\vec{d}_{\text{hd}}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in P_1\}$$

mit

$$d(p_1, P_2) = \min\{d(p_1, p_2) \mid p_2 \in P_2\}$$



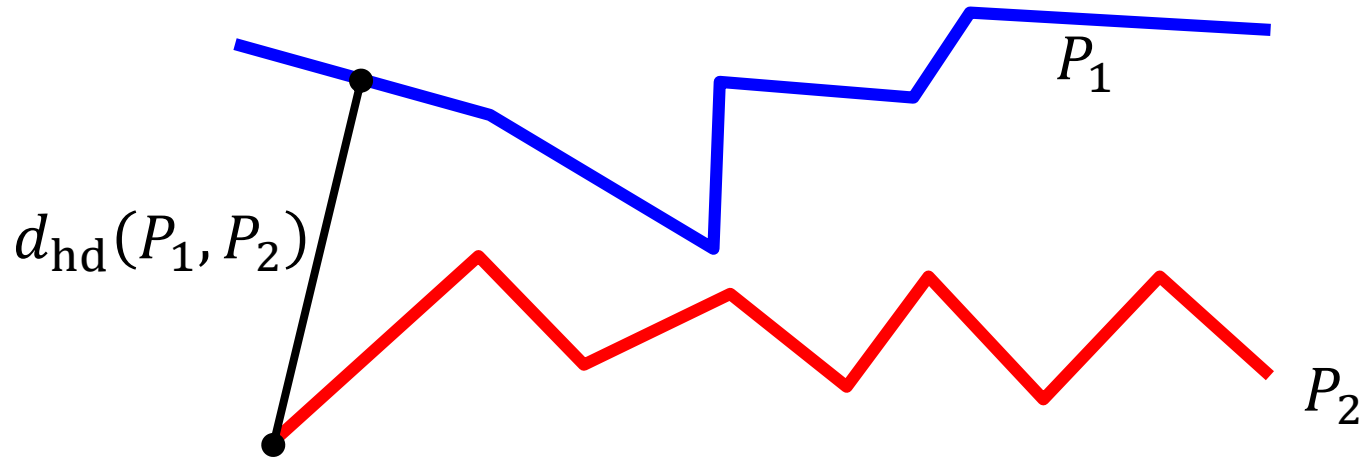


# Map Matching

## Hausdorff-Distanz

$$d_{\text{hd}}(P_1, P_2) = \max \left\{ \vec{d}_{\text{hd}}(P_1, P_2), \vec{d}_{\text{hd}}(P_2, P_1) \right\}$$

**mit**  $\vec{d}_{\text{hd}}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in P_1\}$   
**und**  $d(p_1, P_2) = \min\{d(p_1, p_2) \mid p_2 \in P_2\}$

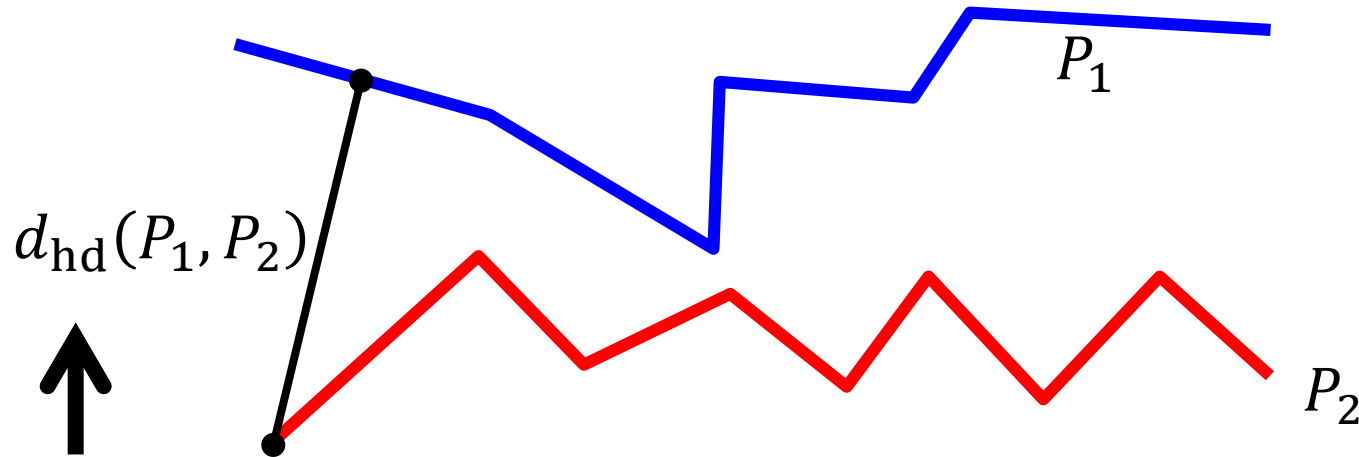


## Algorithmus?

# Map Matching

## Hausdorff-Distanz

Berechnung für zwei Polygonzüge:

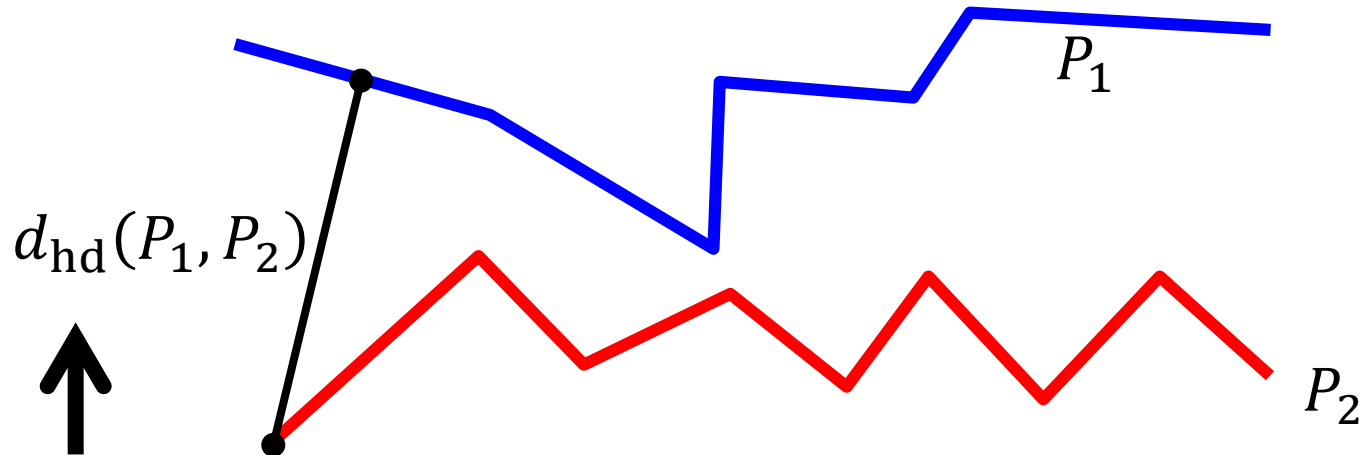


Bezieht immer eine **Ecke & eine Kante**  
**oder zwei Ecken** ein.

# Map Matching

## Hausdorff-Distanz

Berechnung für zwei Polygonzüge:



Bezieht immer eine **Ecke & eine Kante** oder **zwei Ecken** ein.

Naiver Algorithmus braucht  $O(mn)$  Zeit.

# Map Matching

## Hausdorff-Distanz

### Besserer Algorithmus:

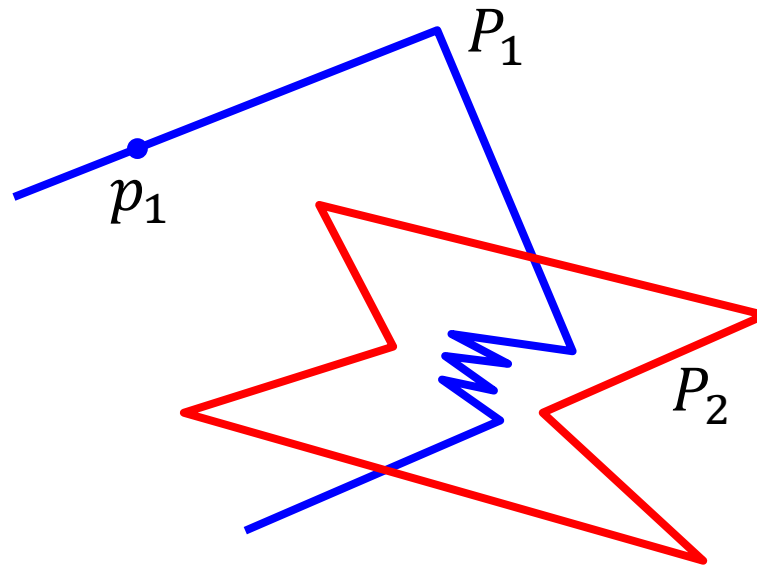
Alt, Behrends, Blömer, 1995: Approximate Matching of Polygonal Shapes.  
*Annals of Mathematics and Artificial Intelligence*, 13(1995), 251–265.

# Map Matching

## Hausdorff-Distanz

**Besserer Algorithmus:**

$$\vec{d}_{\text{hd}}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in P_1\}$$



# Map Matching

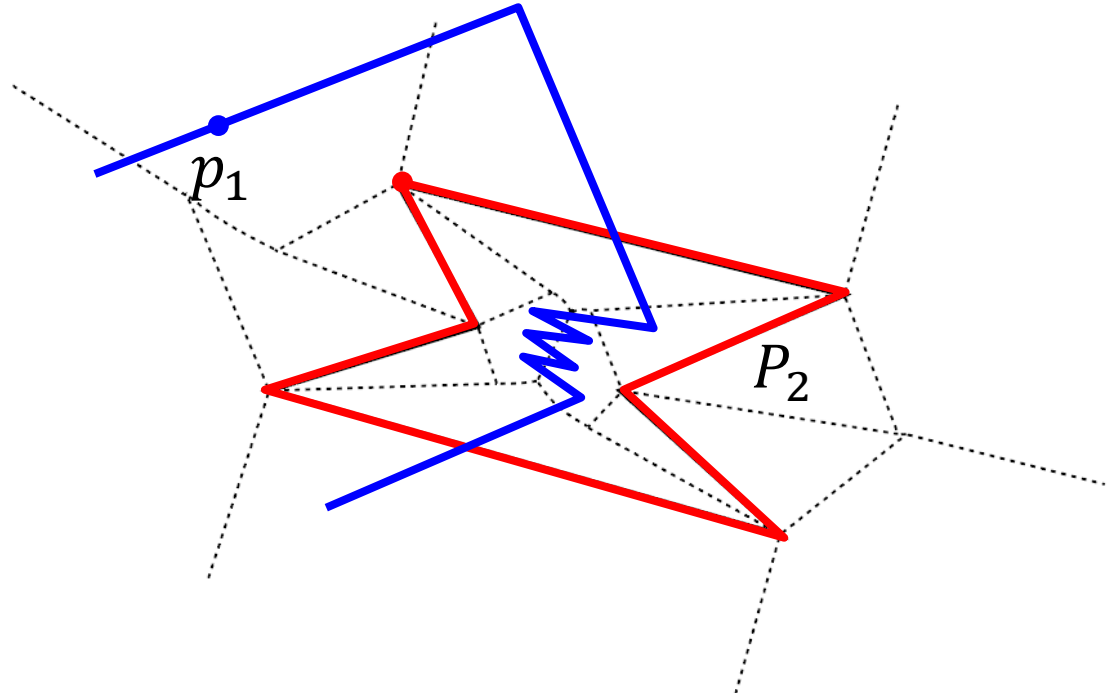
## Hausdorff-Distanz

**Besserer Algorithmus:**

$$\vec{d}_{\text{hd}}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in P_1\}$$

Voronoi-Diagramm für  $P_2$ :

- kann in  $O(n \log n)$  Zeit berechnet werden und
- hat  $O(n)$  Kanten.



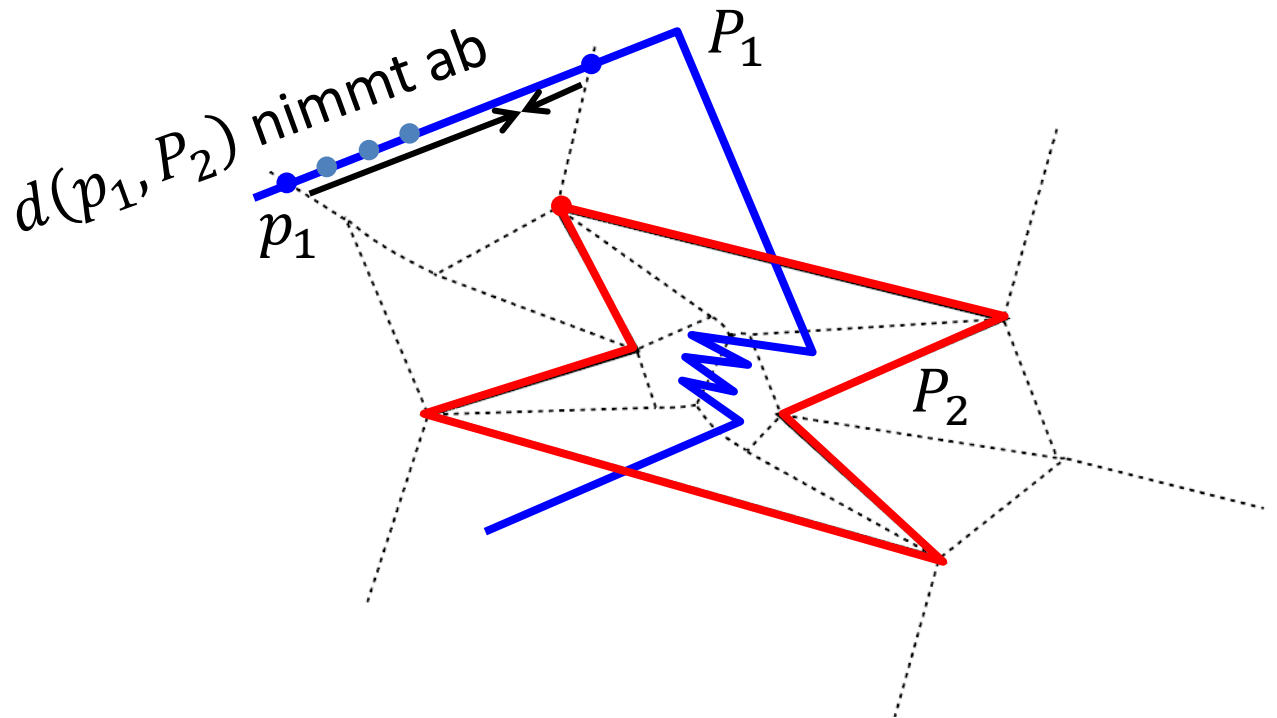


# Map Matching

## Hausdorff-Distanz

**Besserer Algorithmus:**

$$\vec{d}_{\text{hd}}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in P_1\}$$

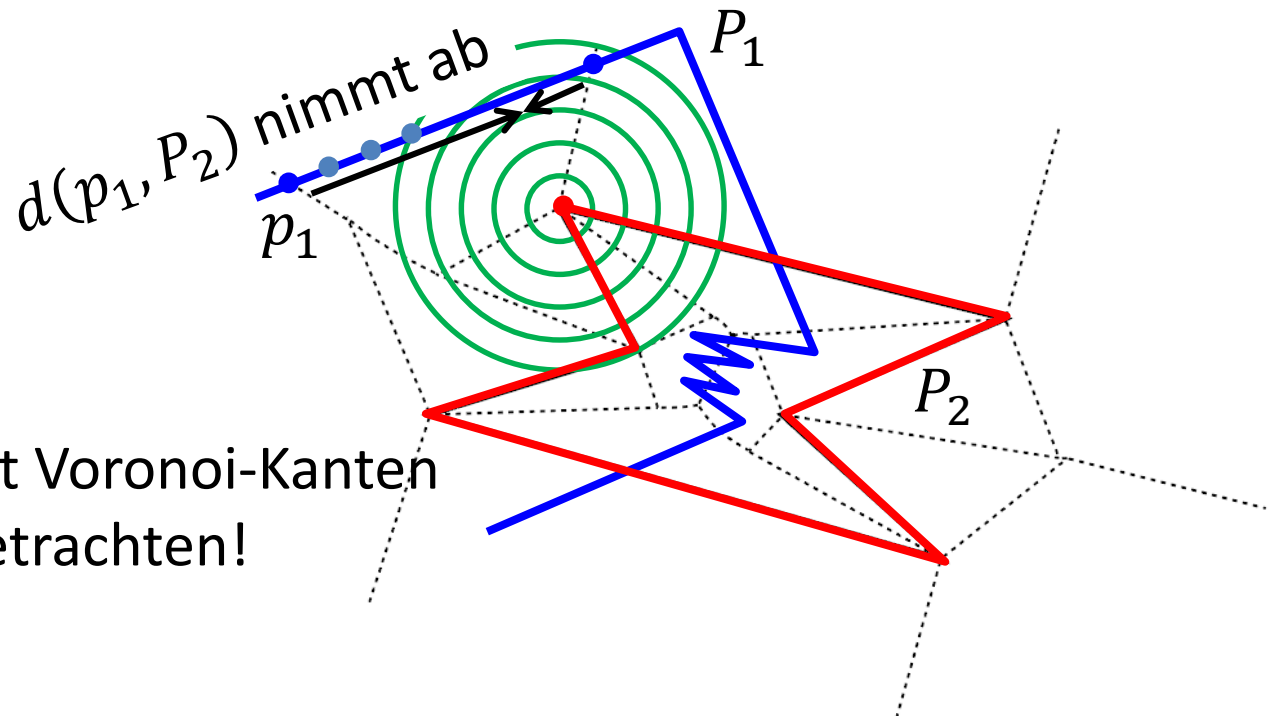


# Map Matching

## Hausdorff-Distanz

**Besserer Algorithmus:**

$$\vec{d}_{\text{hd}}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in P_1\}$$



Für  $p_1$  reicht es aus,

- Schnitte von  $P_1$  mit Voronoi-Kanten
- Ecken von  $P_1$  zu betrachten!

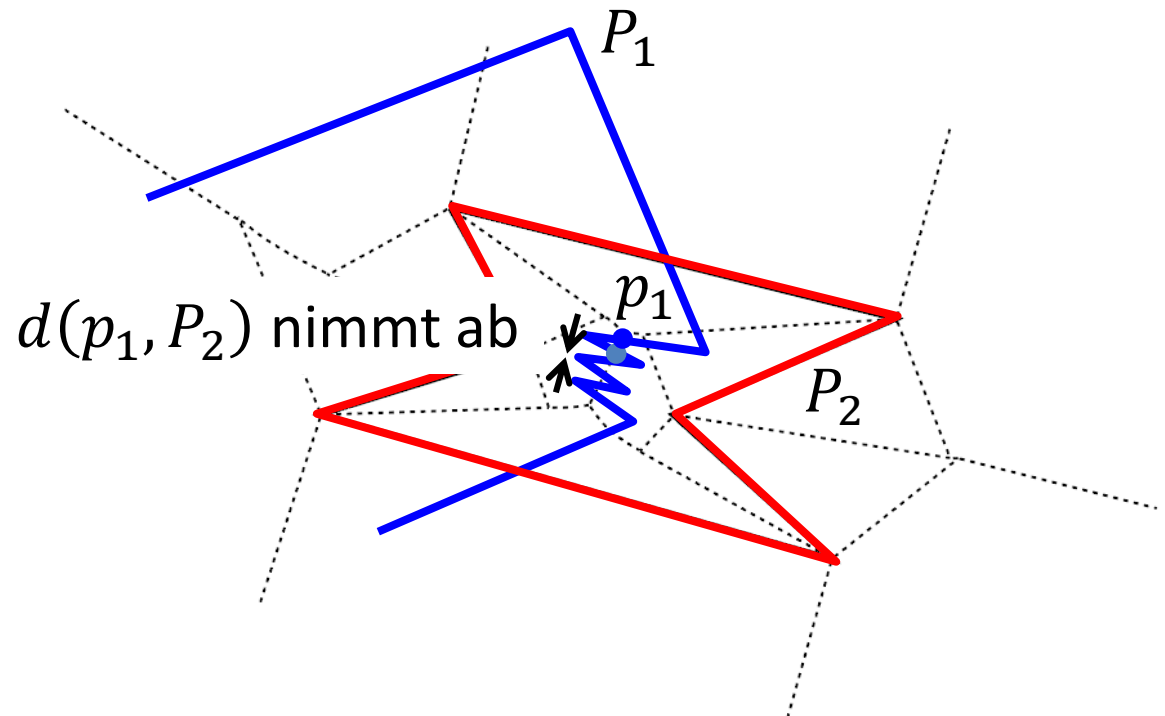


# Map Matching

## Hausdorff-Distanz

**Besserer Algorithmus:**

$$\vec{d}_{\text{hd}}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in P_1\}$$



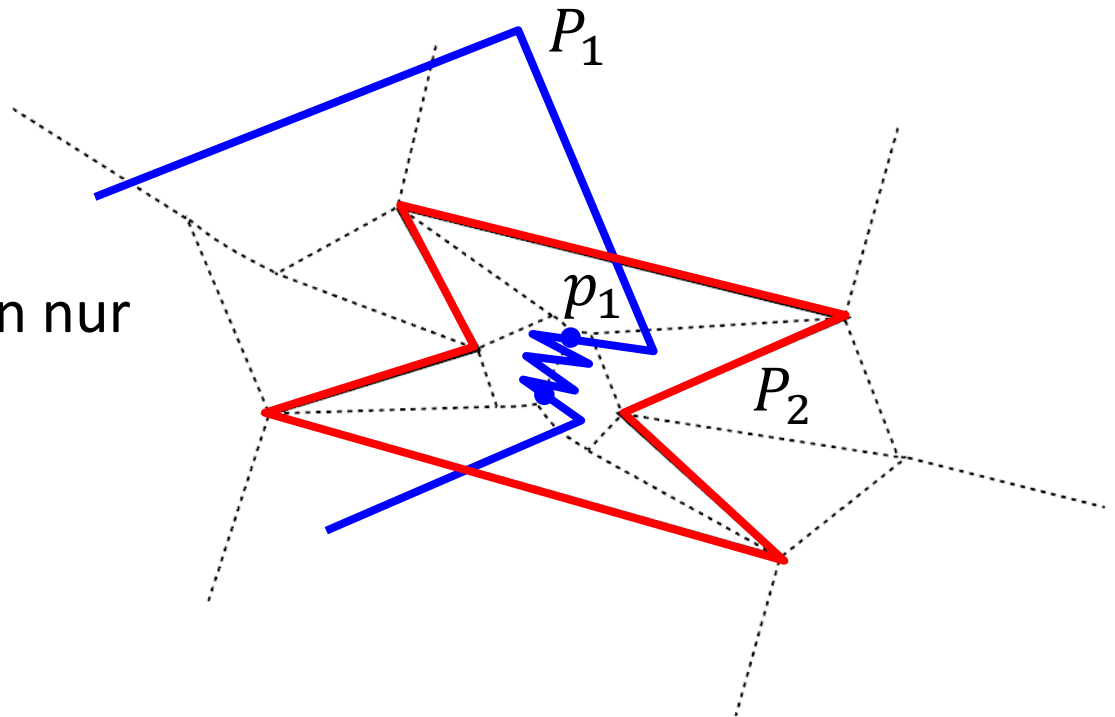
# Map Matching

## Hausdorff-Distanz

**Besserer Algorithmus:**

$$\vec{d}_{\text{hd}}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in P_1\}$$

Pro Voronoi-Kante kommen nur zwei Schnitte für  $p_1$  in Betracht!



# Map Matching

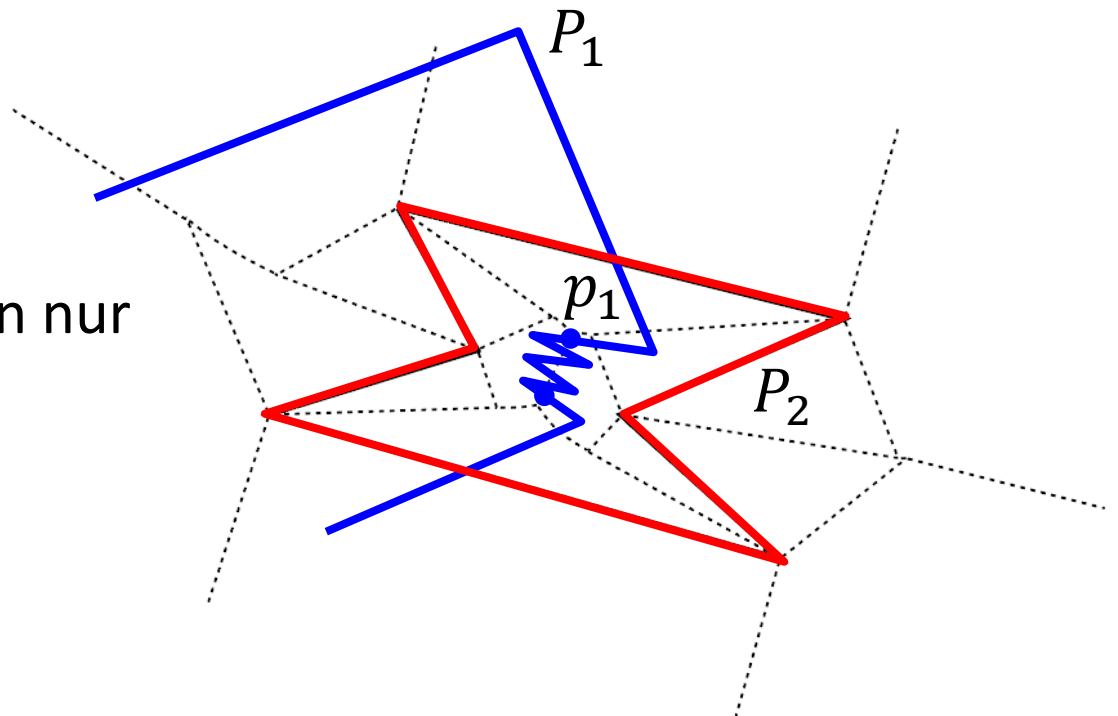
Hausdorff-Distanz

diskrete Menge mit  
 $O(m + n)$  Elementen

**Besserer Algorithmus:**

$$\vec{d}_{\text{hd}}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in S\}$$

Pro Voronoi-Kante kommen nur  
zwei Schnitte für  $p_1$   
in Betracht!



# Map Matching

Hausdorff-Distanz

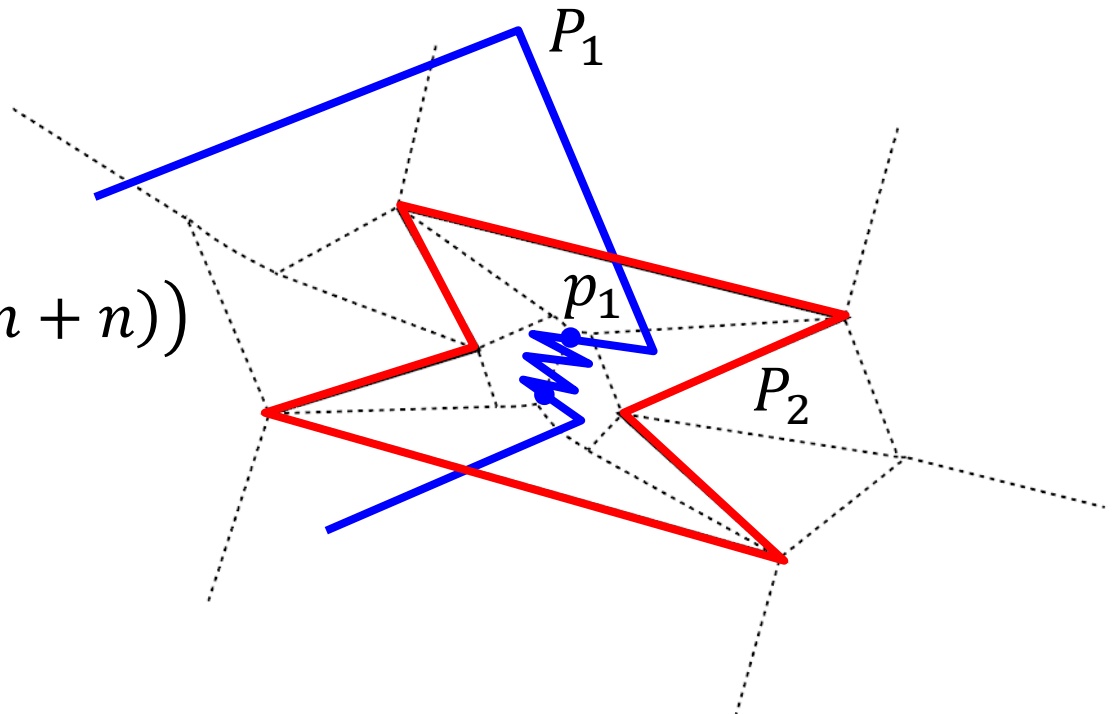
diskrete Menge mit  
 $O(m + n)$  Elementen

**Besserer Algorithmus:**

$$\vec{d}_{\text{hd}}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in S\}$$



$S$  kann in  $O((m + n)\log(m + n))$   
gefunden werden.  
(Sweep-line-Algorithmus)



# Map Matching

## Hausdorff-Distanz

### Besserer Algorithmus:

Laufzeit:

Voronoi-Diagramm

$$O(n \log n)$$

Menge  $S$

$$O((m + n) \log(m + n))$$

Maximum finden

$$O(m + n)$$



# Map Matching

## Hausdorff-Distanz

### Besserer Algorithmus:

Laufzeit:

Voronoi-Diagramm

$$O(n \log n)$$

Menge  $S$

$$O((m + n) \log(m + n))$$

Maximum finden

$$O(m + n)$$

**Gesamt**

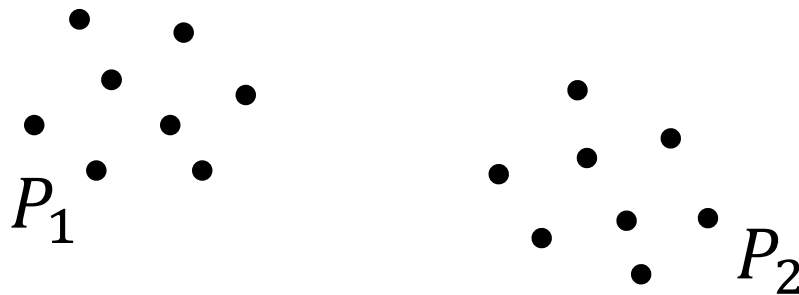
$$O((m + n) \log(m + n))$$

# Map Matching

## Hausdorff-Distanz

### Typische Aufgabe (Point-Pattern-Matching)

- Gegeben zwei diskrete Punktmengen  $P_1, P_2$
- Finde Rotation/Verschiebung  $f$ ,  
so dass  $d_{\text{hd}}(f(P_1), P_2)$  minimal ist.

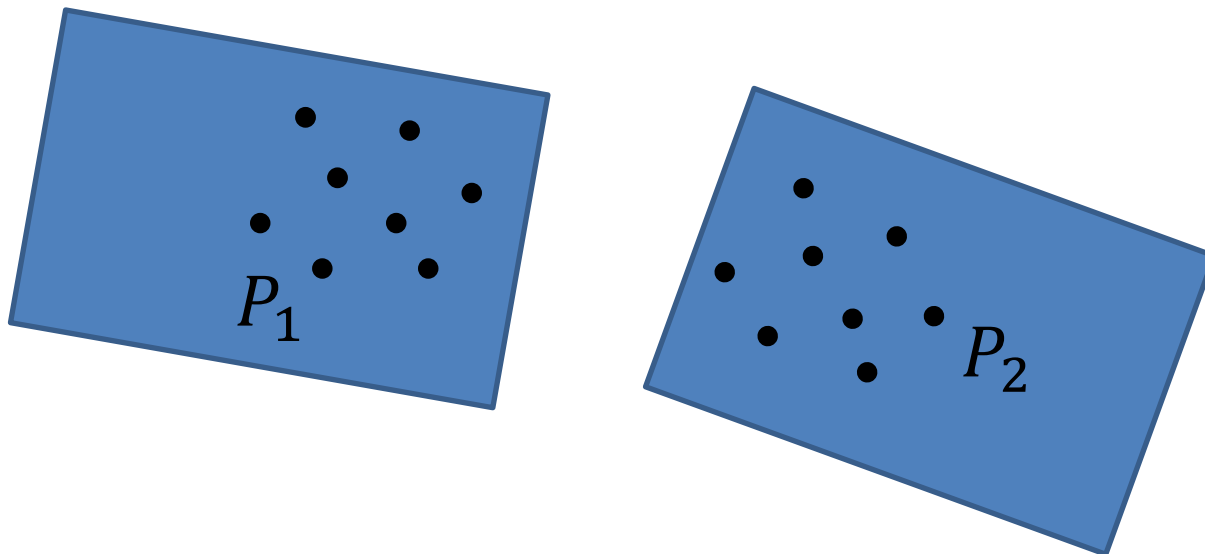


# Map Matching

## Hausdorff-Distanz

### Typische Aufgabe (Point-Pattern-Matching)

- Gegeben zwei diskrete Punktmengen  $P_1, P_2$
- Finde Rotation/Verschiebung  $f$ ,  
so dass  $d_{\text{hd}}(f(P_1), P_2)$  minimal ist.

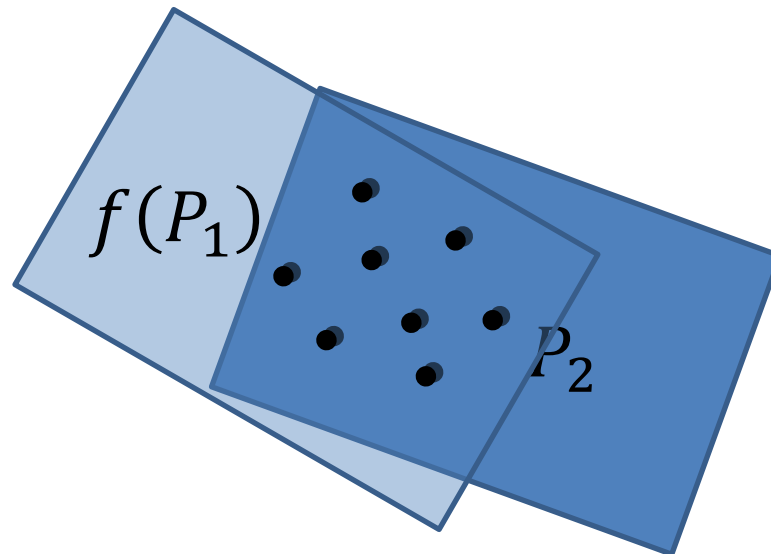


# Map Matching

## Hausdorff-Distanz

### Typische Aufgabe (Point-Pattern-Matching)

- Gegeben zwei diskrete Punktmengen  $P_1, P_2$
- Finde Rotation/Verschiebung  $f$ ,  
so dass  $d_{\text{hd}}(f(P_1), P_2)$  minimal ist.

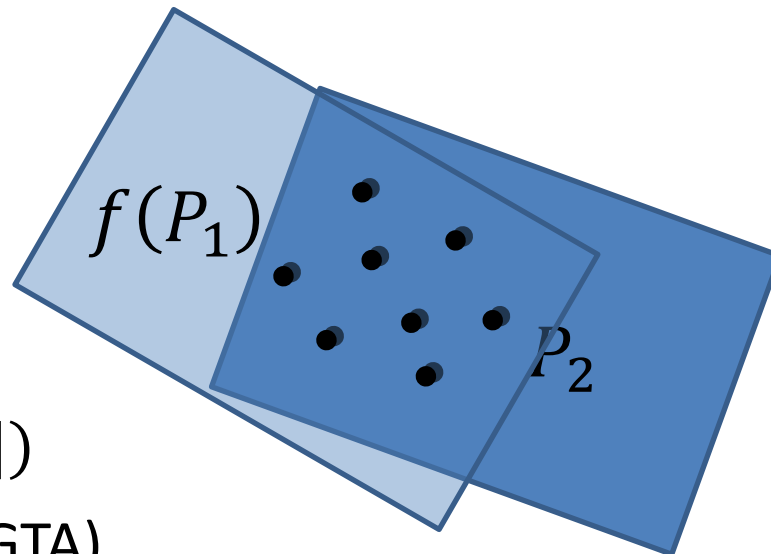


# Map Matching

## Hausdorff-Distanz

### Typische Aufgabe (Point-Pattern-Matching)

- Gegeben zwei diskrete Punktmengen  $P_1, P_2$
- Finde Rotation/Verschiebung  $f$ ,  
so dass  $d_{\text{hd}}(f(P_1), P_2)$  minimal ist.



Lösbar in

$$O(|P_1|^3 |P_2|^3 \log^2 |P_1| |P_2|)$$

Zeit (Chew et al. 1997, CGTA)

# Map Matching

gerichtete Hausdorff-Distanz

mit

$$\vec{d}_{\text{hd}}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in P_1\}$$
$$d(p_1, P_2) = \min\{d(p_1, p_2) \mid p_2 \in P_2\}$$



Stellt für  $p_1 \in P_1$  einen Bezug zu einem Punkt  $p_2 \in P_2$  her.

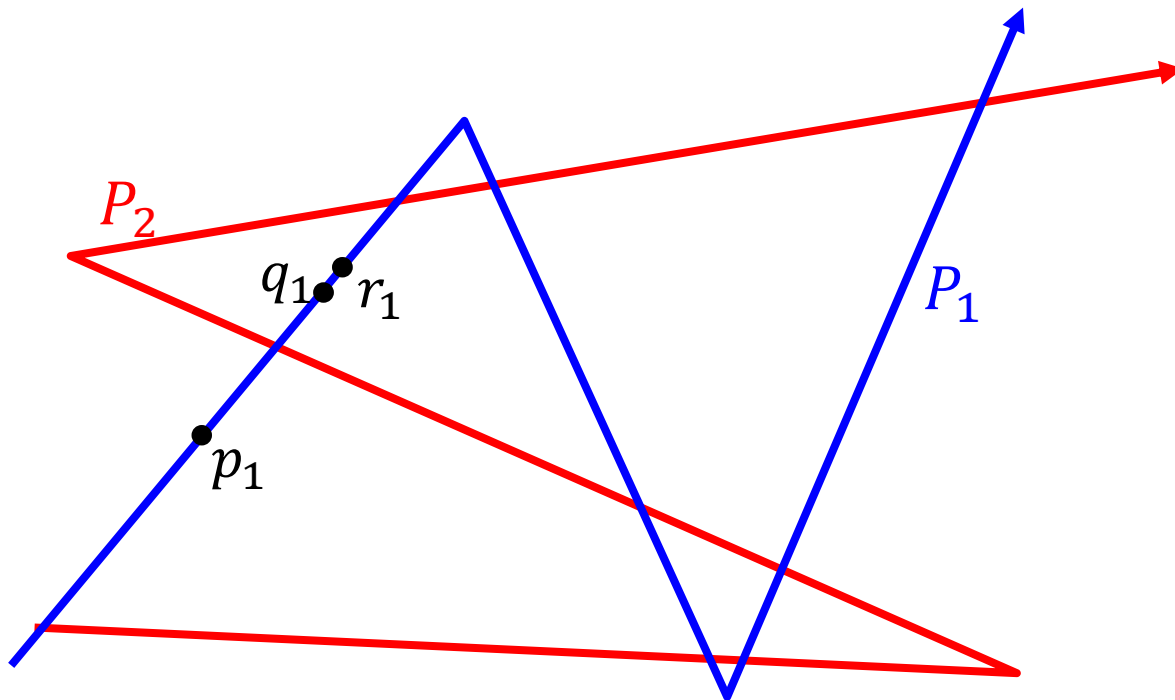
**Für Map Matching wichtig!**

# Map Matching

## gerichtete Hausdorff-Distanz

mit

$$\vec{d}_{\text{hd}}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in P_1\}$$
$$d(p_1, P_2) = \min\{d(p_1, p_2) \mid p_2 \in P_2\}$$

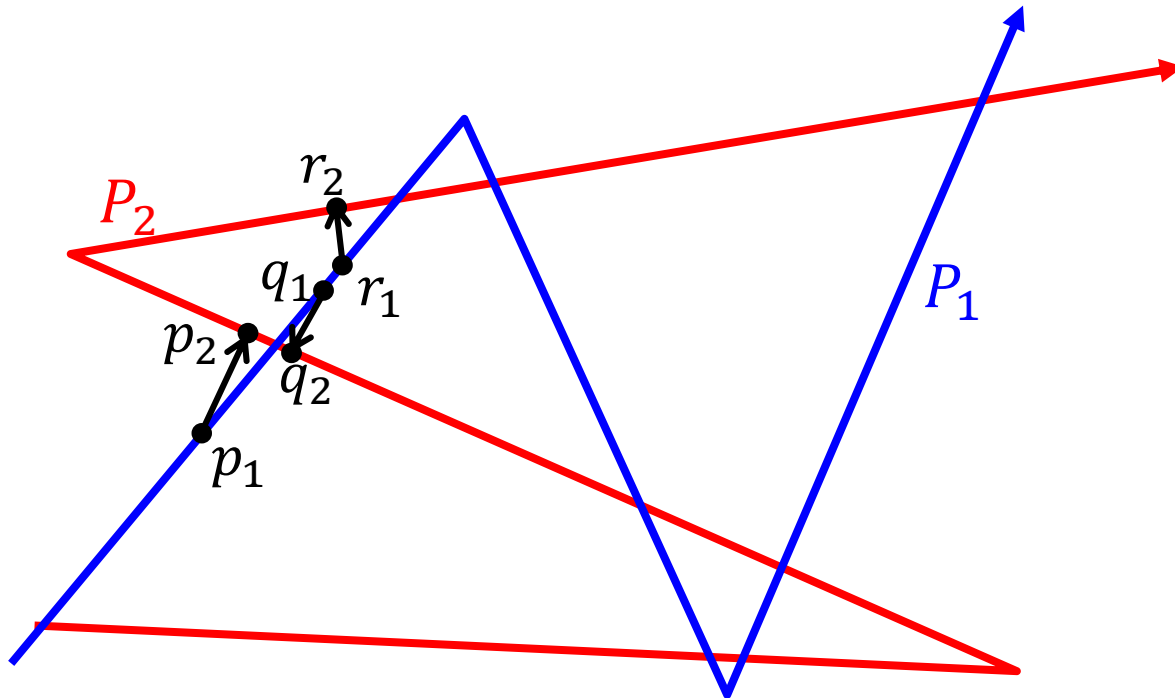


# Map Matching

## gerichtete Hausdorff-Distanz

mit

$$\vec{d}_{\text{hd}}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in P_1\}$$
$$d(p_1, P_2) = \min\{d(p_1, p_2) \mid p_2 \in P_2\}$$



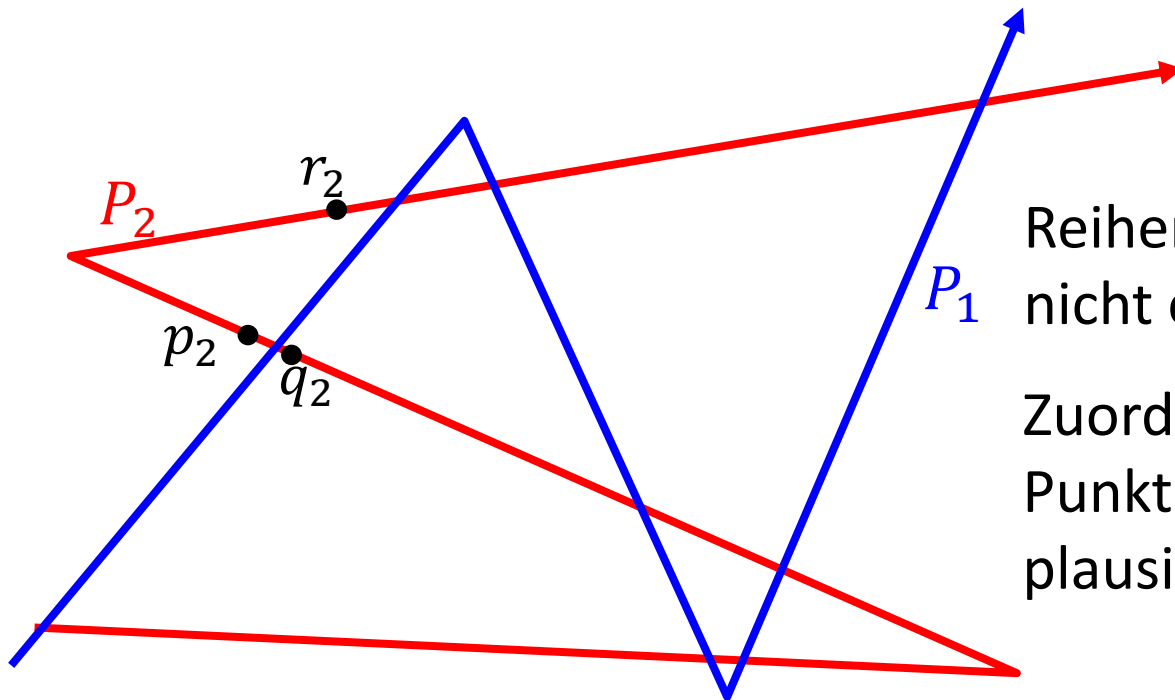


# Map Matching

## gerichtete Hausdorff-Distanz

mit

$$\vec{d}_{\text{hd}}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in P_1\}$$
$$d(p_1, P_2) = \min\{d(p_1, p_2) \mid p_2 \in P_2\}$$



Reihenfolge  $pqr$  wird nicht eingehalten!

Zuordnung der Punkte nicht plausibel!

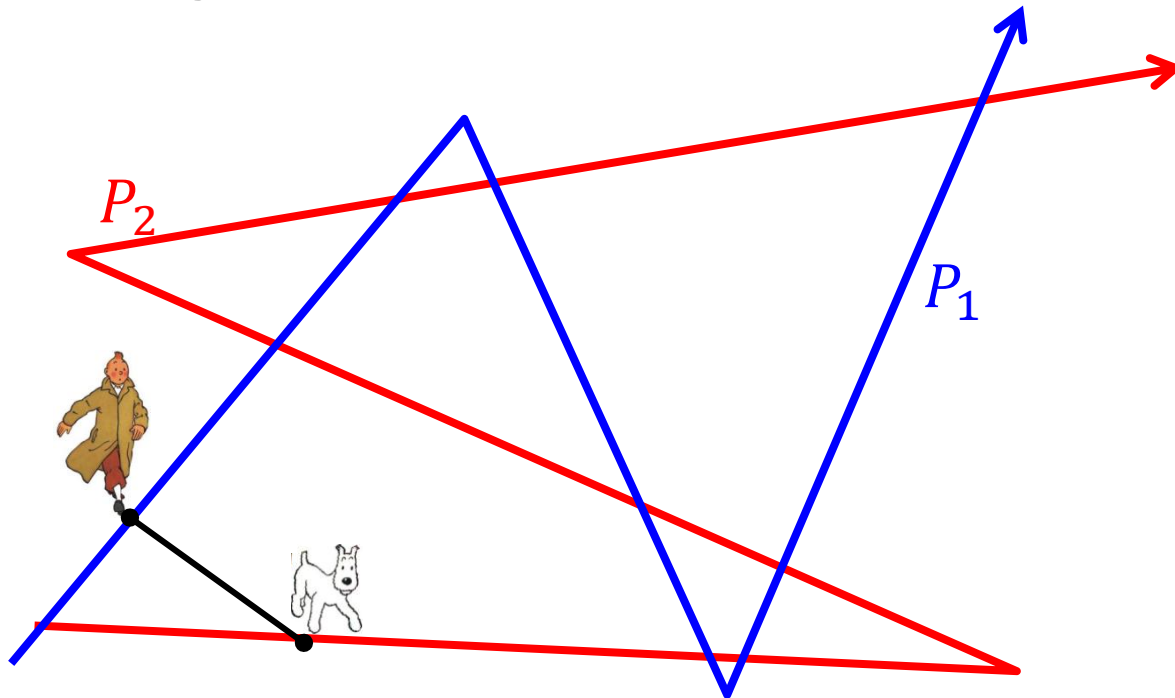
# Fréchet-Distanz

**Herrchen** läuft entlang  $P_1$  ohne jemals umzukehren.

**Hund** läuft entlang  $P_2$  ohne jemals umzukehren.

Herrchen und Hund sind über **Hundeleine** verbunden.

**Wie lang ist die Hundeleine mindestens?**



# Fréchet-Distanz

**Polygonzug als parametrisierte Kurve:**

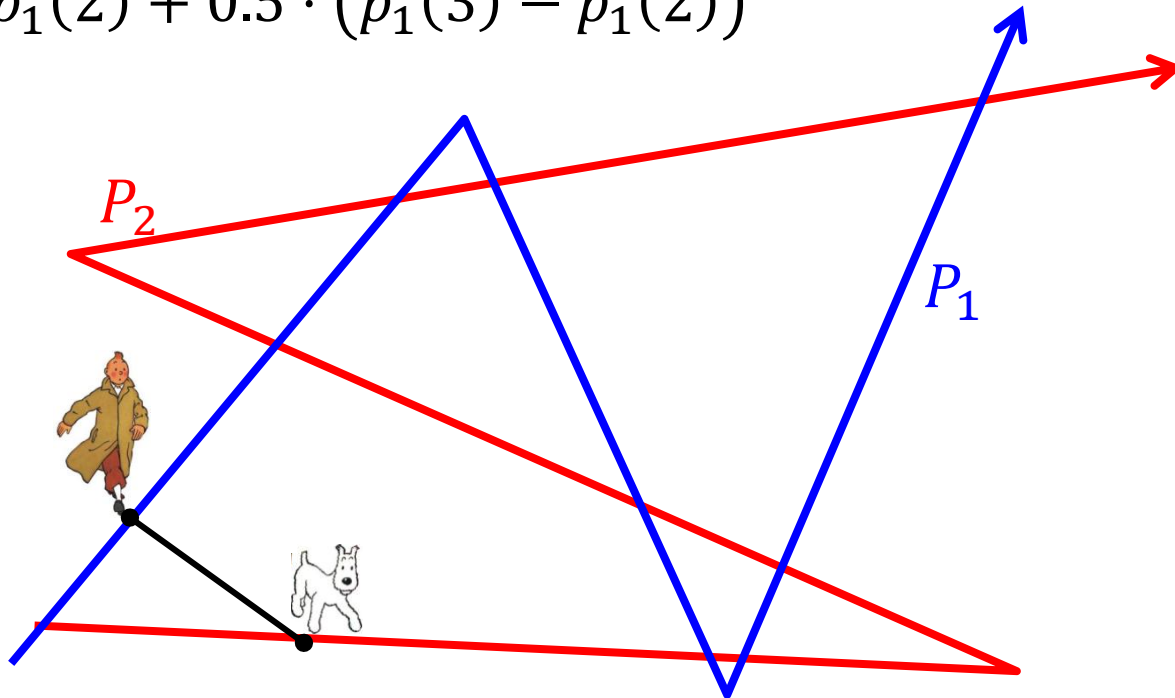
$p_1(t)$  mit  $0 \leq t \leq m - 1$  ist ein Punkt auf  $P_1$ .

Für ganzzahlige  $t$  ist  $p_1(t)$  die  $(t + 1)$ -te Ecke von  $P_1$ .

Ansonsten ist  $p_1(t) = p_1(\lfloor t \rfloor) + (t - \lfloor t \rfloor) \cdot (p_1(\lfloor t \rfloor + 1) - p_1(\lfloor t \rfloor))$

**Beispiel:**

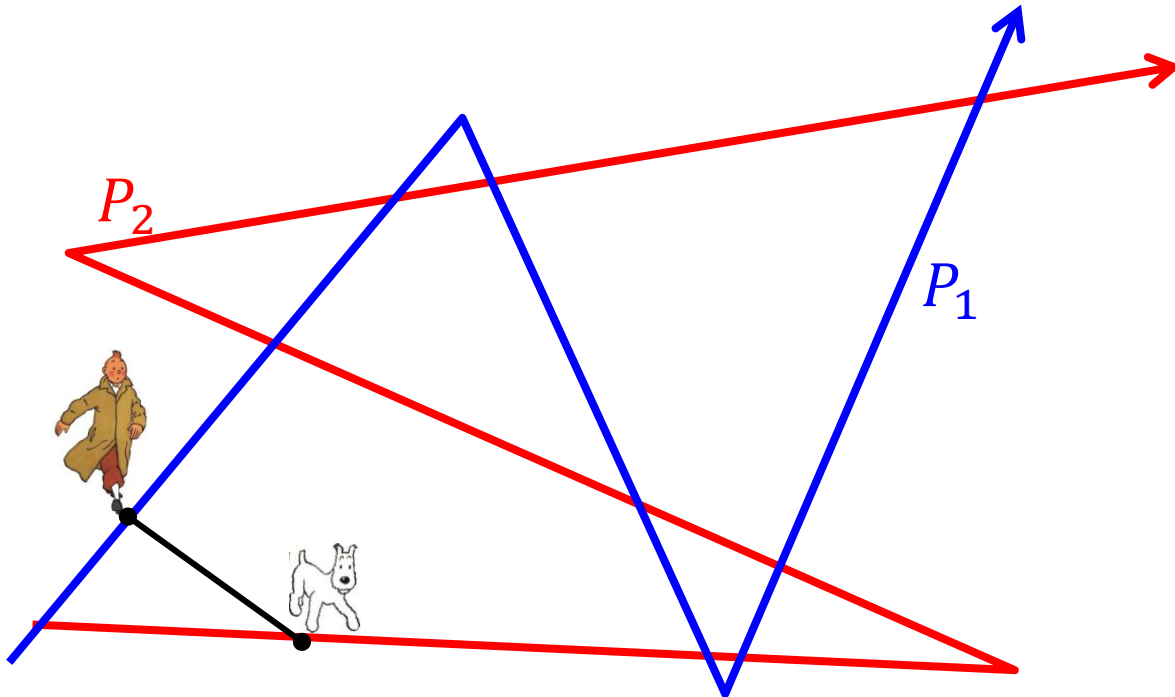
$$p_1(2.5) = p_1(2) + 0.5 \cdot (p_1(3) - p_1(2))$$



# Fréchet-Distanz

Definition:

$$d_{\text{fréchet}} = \max_{t \in [0,1]} \left\{ d \left( p_1(\alpha(t)), p_2(\beta(t)) \right) \right\}$$



# Fréchet-Distanz

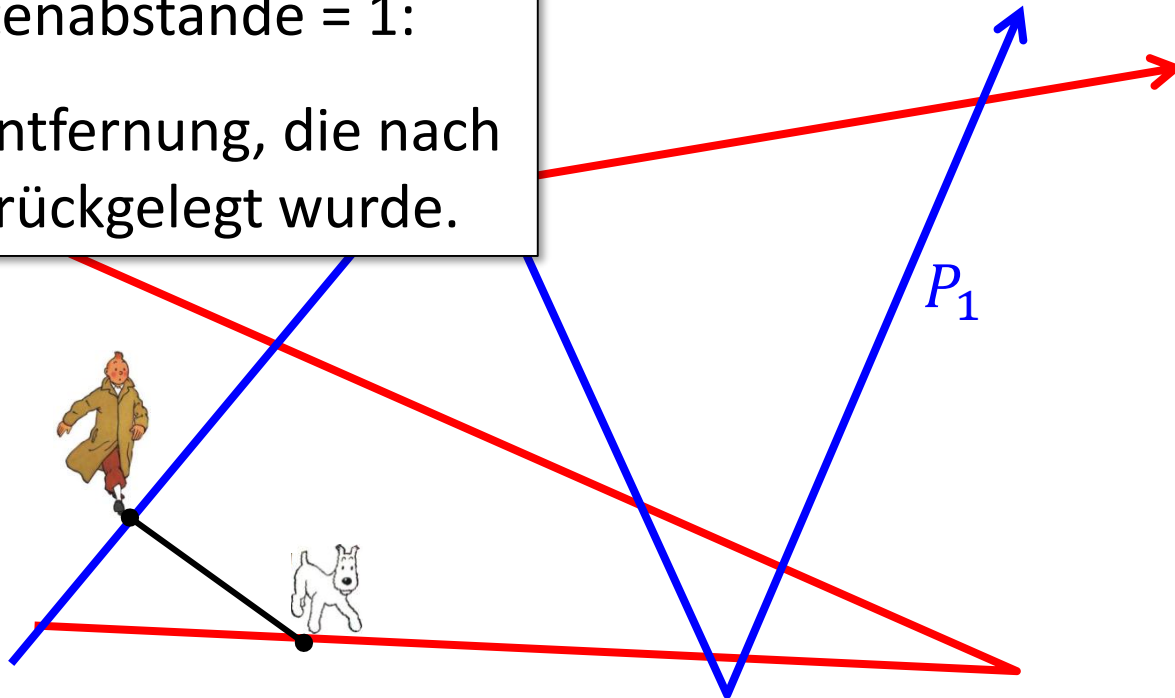
**Definition:**

$$d_{\text{fréchet}} = \min_{\substack{\alpha: [0,1] \rightarrow [0,m-1] \\ \beta: [0,1] \rightarrow [0,n-1]}} \max_{t \in [0,1]} \left\{ d \left( p_1(\alpha(t)), p_2(\beta(t)) \right) \right\}$$

wobei  $\alpha$  und  $\beta$  **monoton wachsende** und **stetige Funktionen** sind und  $\alpha(0) = \beta(0) = 0$ ,  $\alpha(1) = m - 1$ ,  $\beta(1) = n - 1$ .

Für Knotenabstände = 1:

$\alpha(t)$  = Entfernung, die nach  
Zeit  $t$  zurückgelegt wurde.

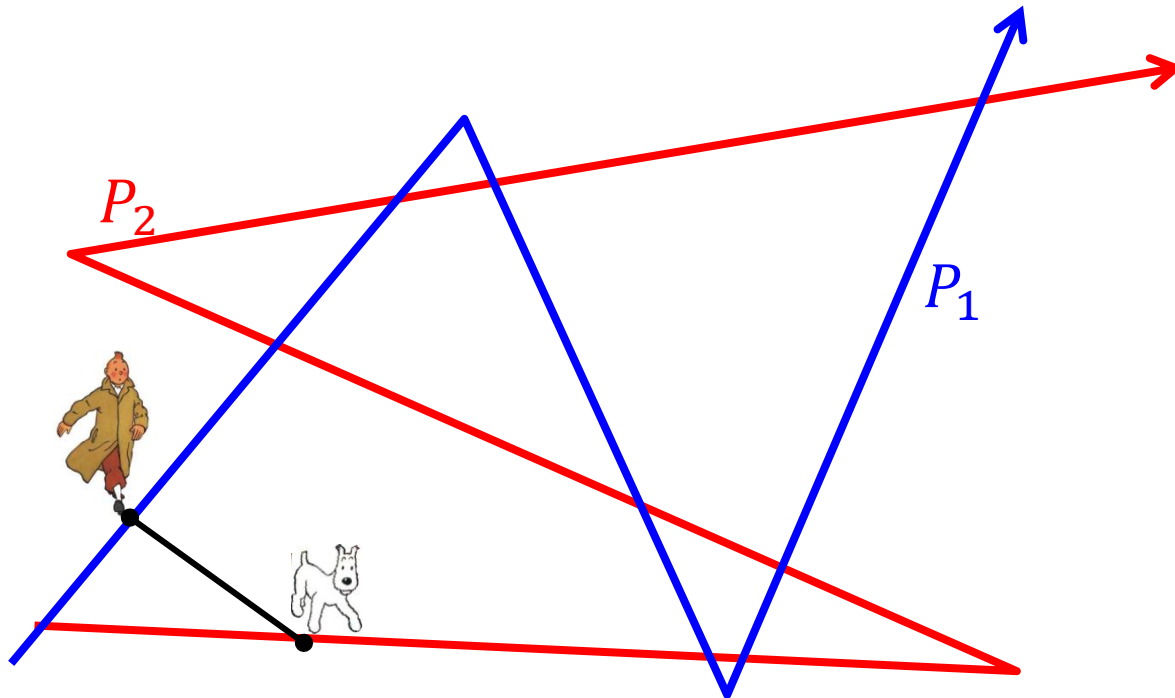


# Fréchet-Distanz

## Berechnung:

Löse Entscheidungsproblem: Ist  $d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$ ?

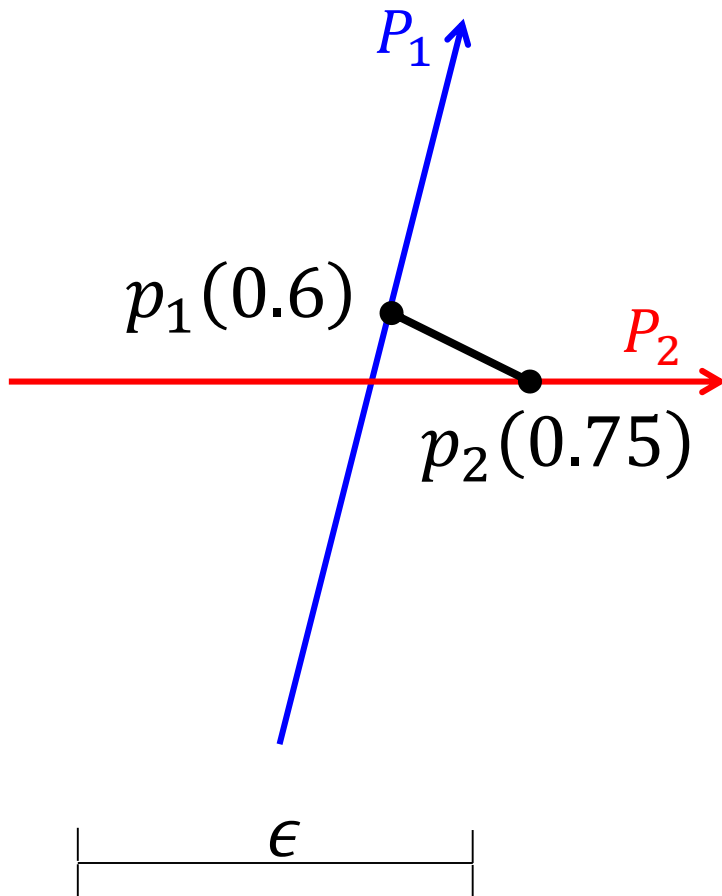
dann parametrische Suche...



# Fréchet-Distanz

Ist  $d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$ ?

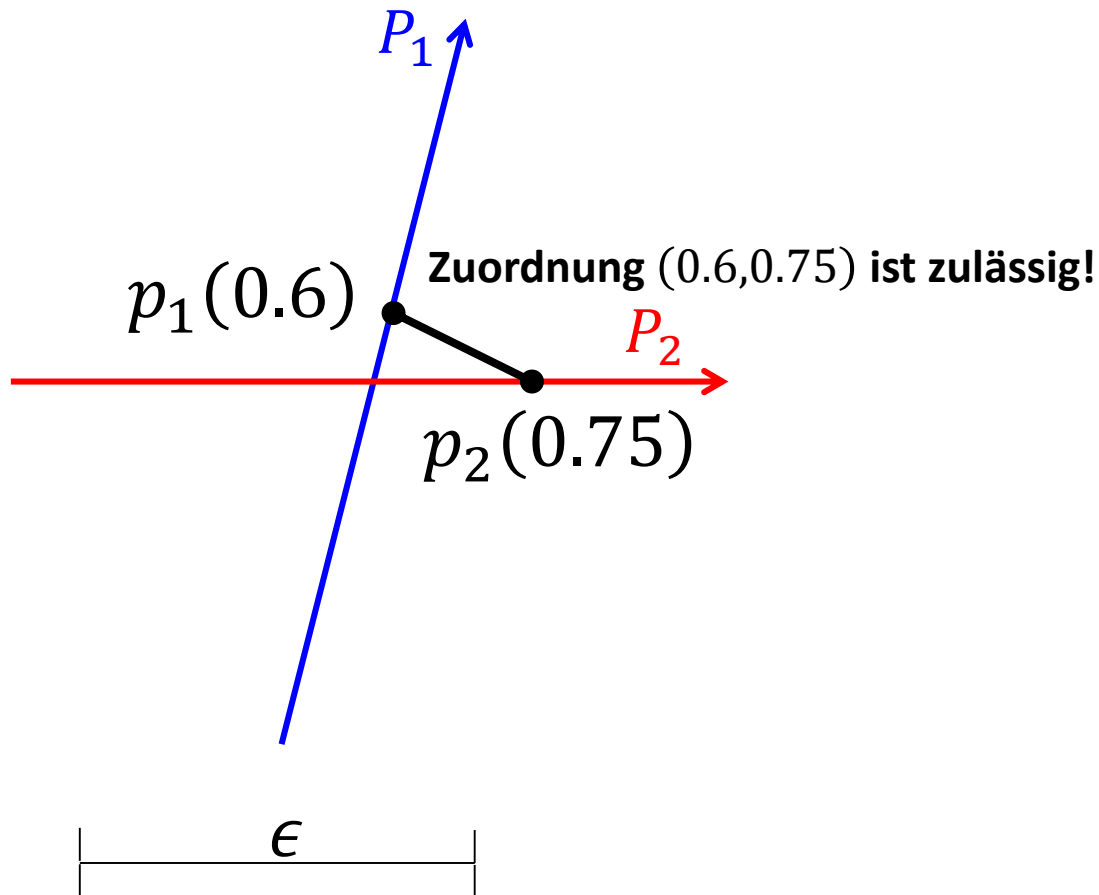
Spezialfall:



# Fréchet-Distanz

Ist  $d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$ ?

Spezialfall:

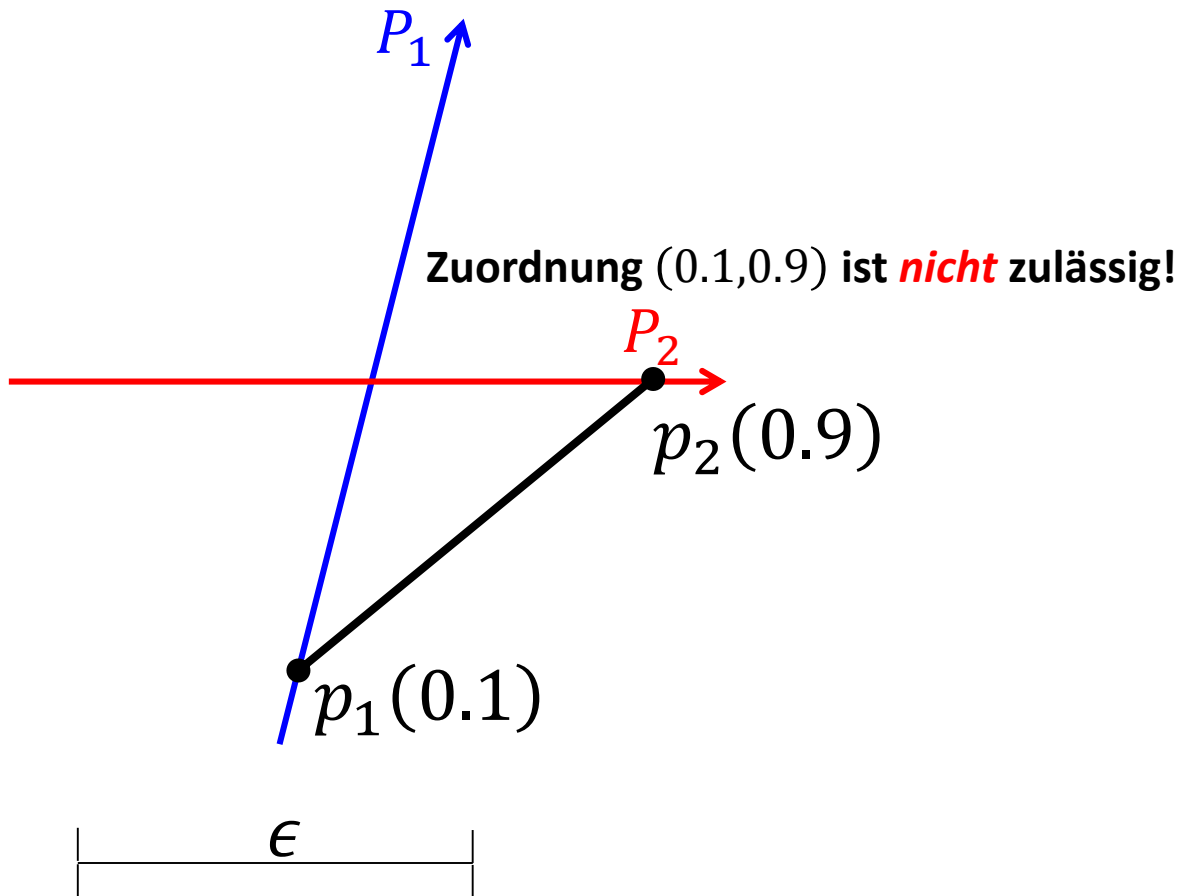




# Fréchet-Distanz

Ist  $d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$ ?

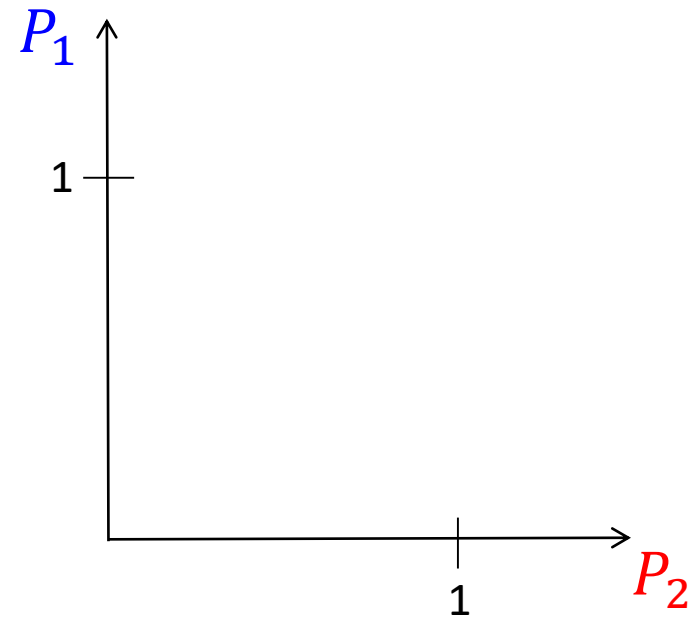
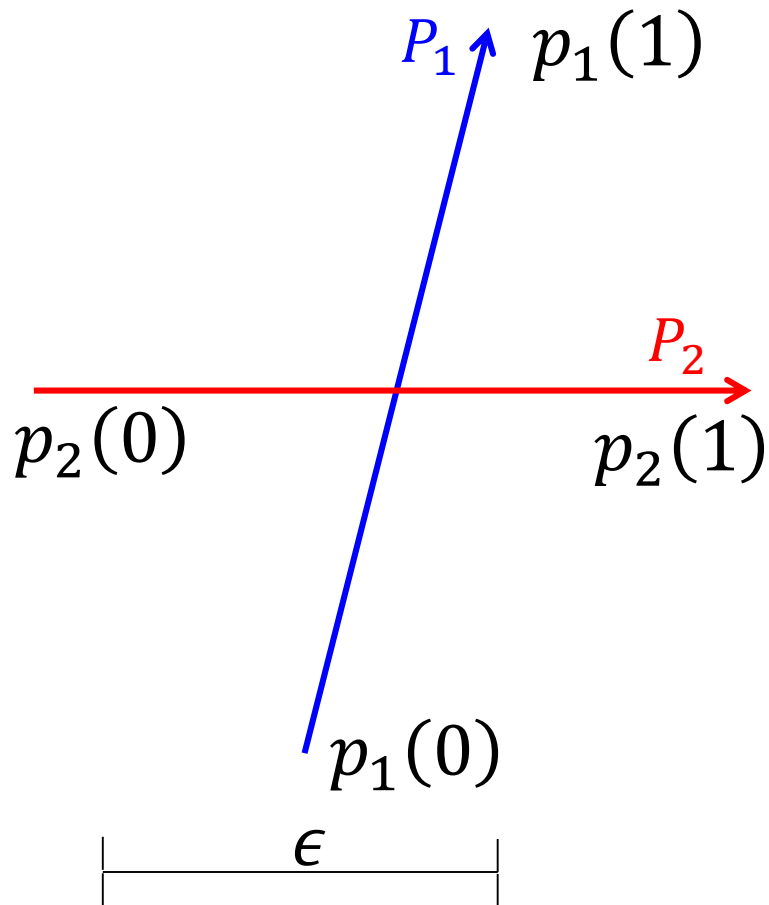
Spezialfall:



# Fréchet-Distanz

Ist  $d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$ ?

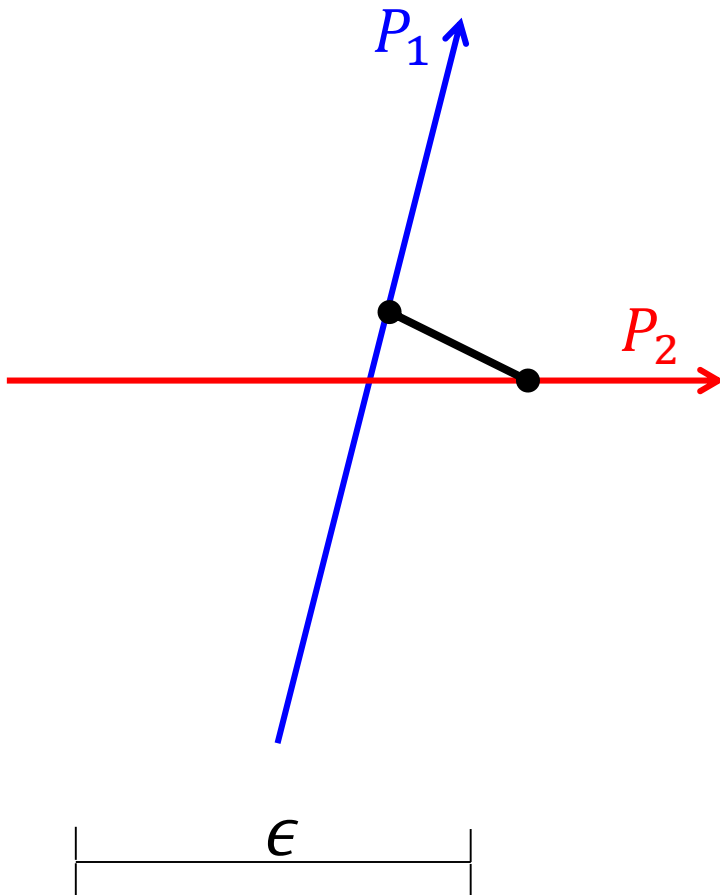
Spezialfall:



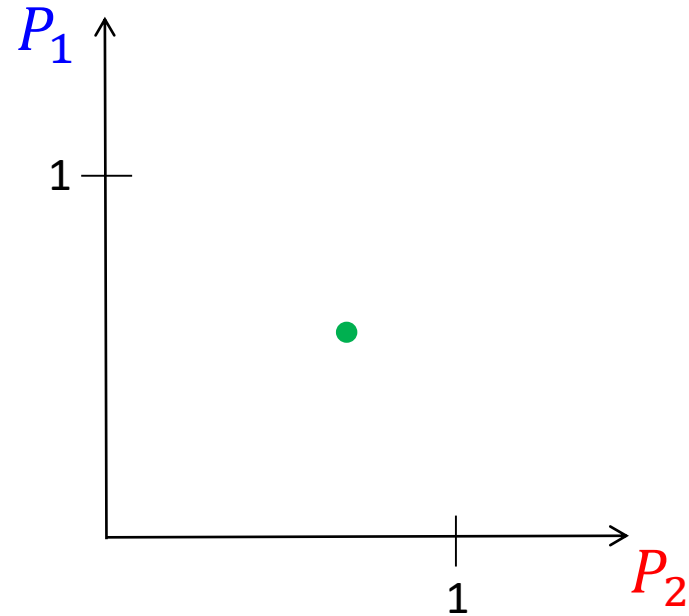
# Fréchet-Distanz

Ist  $d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$ ?

Spezialfall:



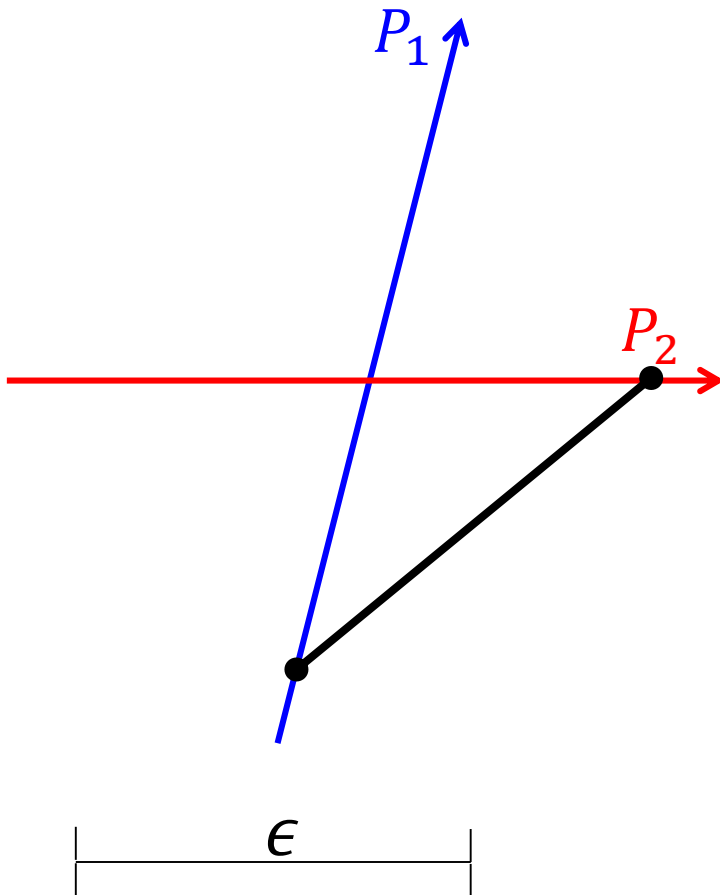
Zuordnung  $(0.6, 0.75)$  ist zulässig!



# Fréchet-Distanz

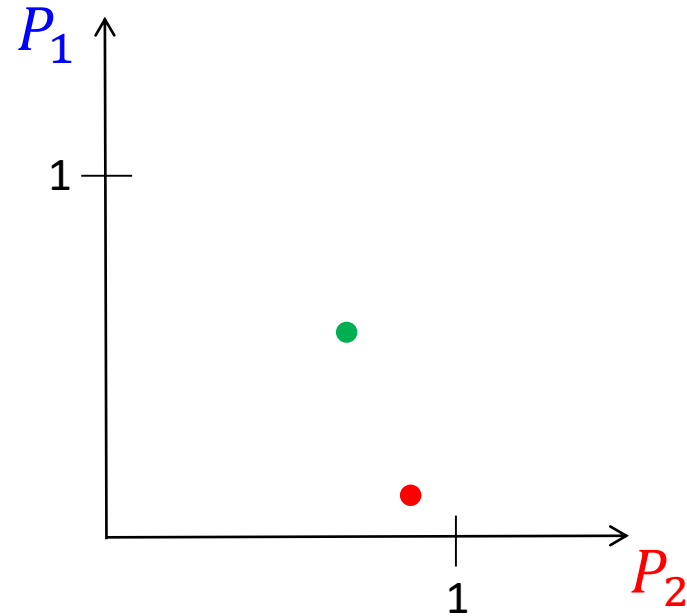
Ist  $d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$ ?

Spezialfall:



Zuordnung  $(0.6, 0.75)$  ist zulässig!

Zuordnung  $(0.1, 0.9)$  ist **nicht** zulässig!



# Fréchet-Distanz

Ist  $d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$ ?

Freiraum

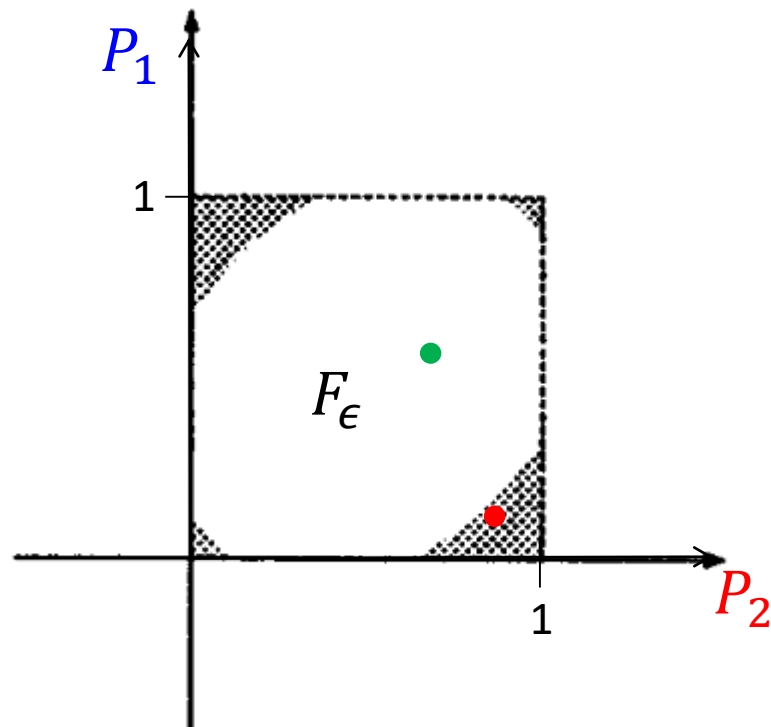
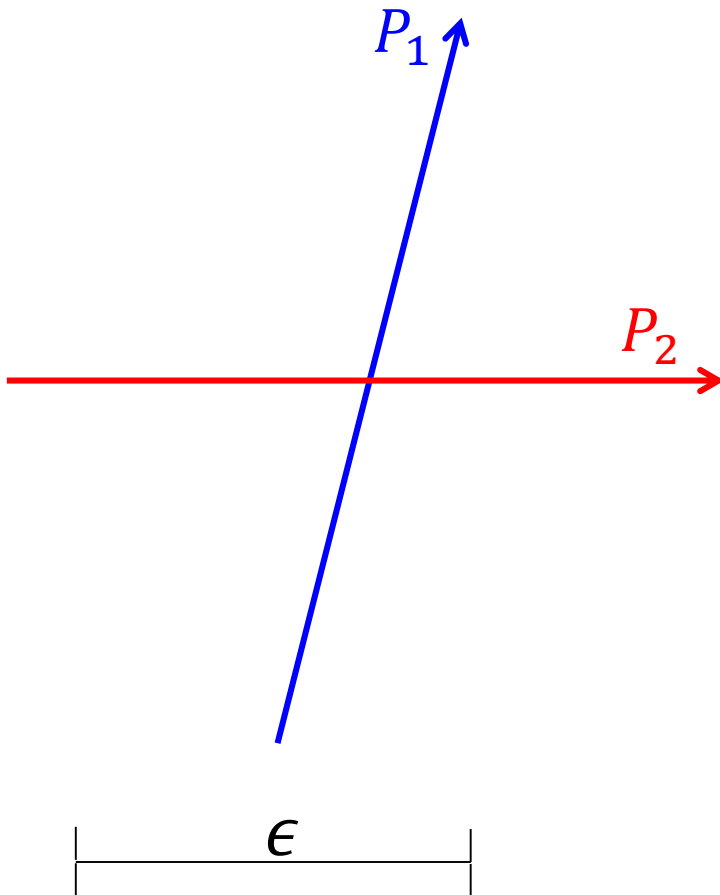
$$F_\epsilon = \{(s, t) \in [0, 1]^2 \mid$$

hat die Form

Spezialfall:

Zuordnung (0.6, 0.75) ist zulässig!

Zuordnung (0.1, 0.9) ist **nicht** zulässig!



# Fréchet-Distanz

Ist  $d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$ ?

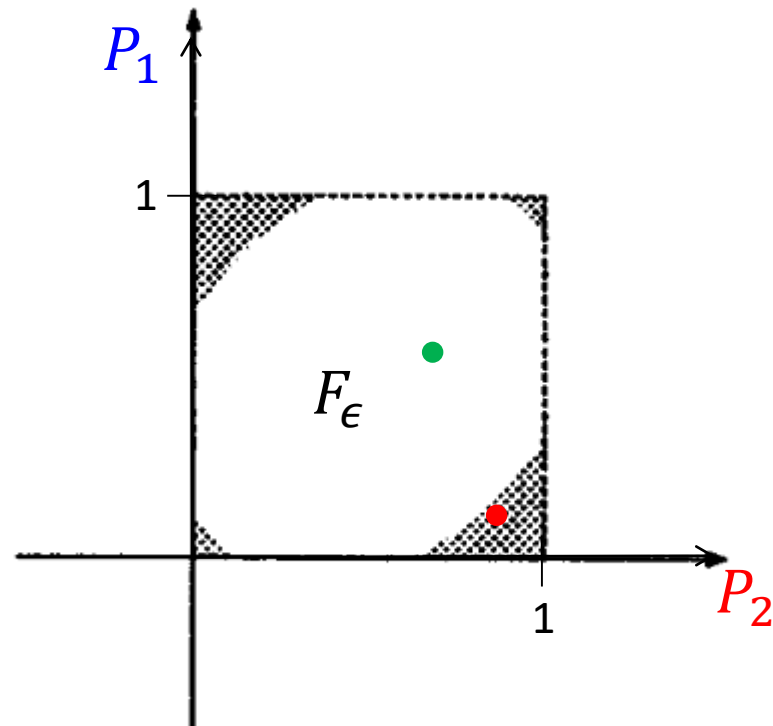
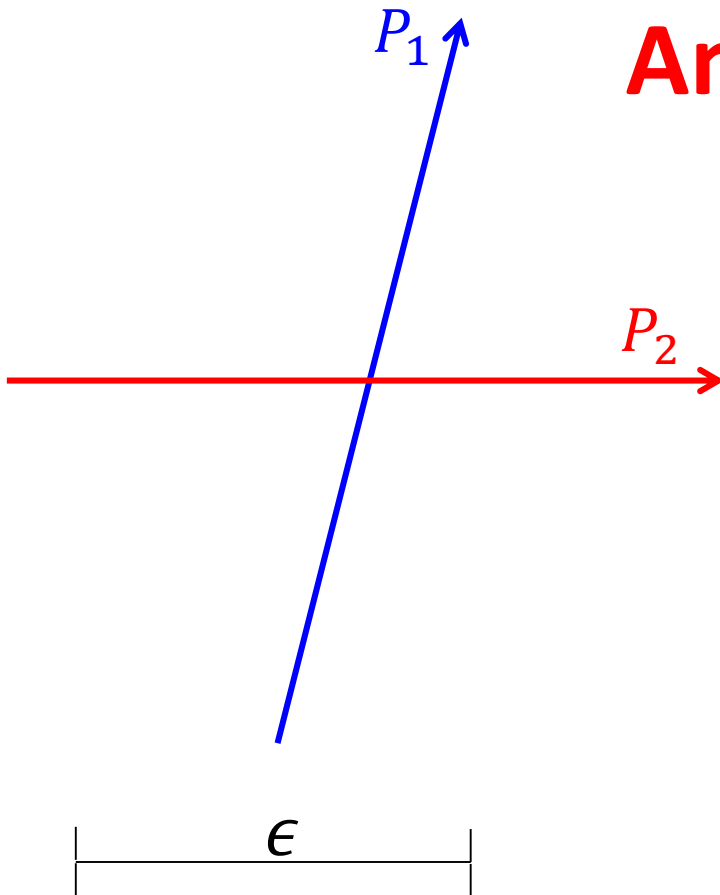
Spezialfall:

Freiraum

$$F_\epsilon = \{(s, t) \in [0, 1]^2 \mid d(p_1(s), p_2(t)) \leq \epsilon\}$$

hat die Form einer Ellipse.

**Anhand  $F_\epsilon$  entscheiden!**



# Fréchet-Distanz

Freiraum

$$F_\epsilon = \{(s, t) \in [0, 1]^2 \mid d(p_1(s), p_2(t)) \leq \epsilon\}$$

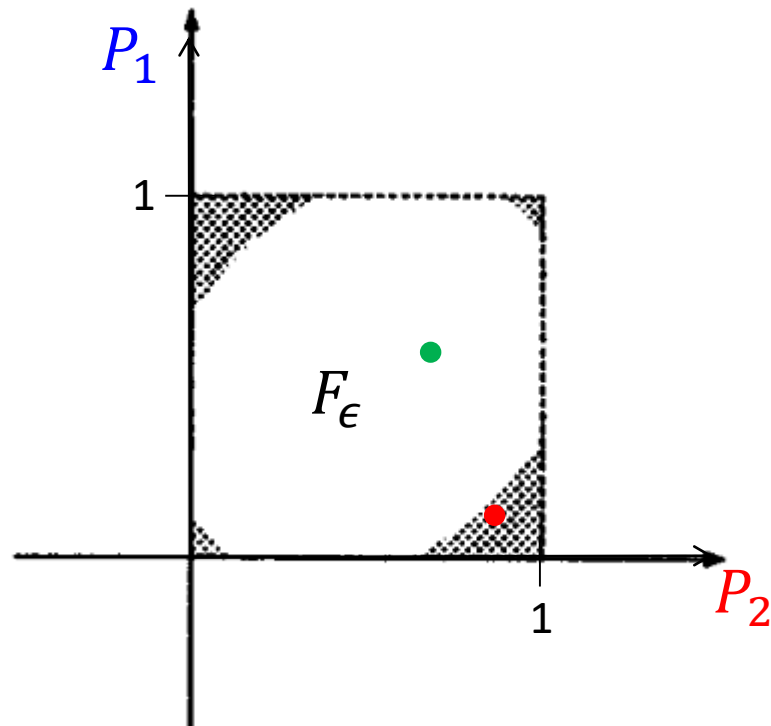
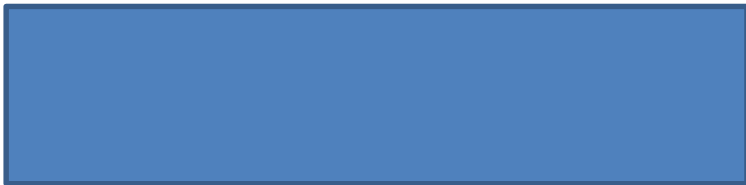
hat die Form einer Ellipse.

$$d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$$

$\Leftrightarrow$  Es gibt einen Pfad

von        nach       

im Inneren von  $F_\epsilon$ ,



# Fréchet-Distanz

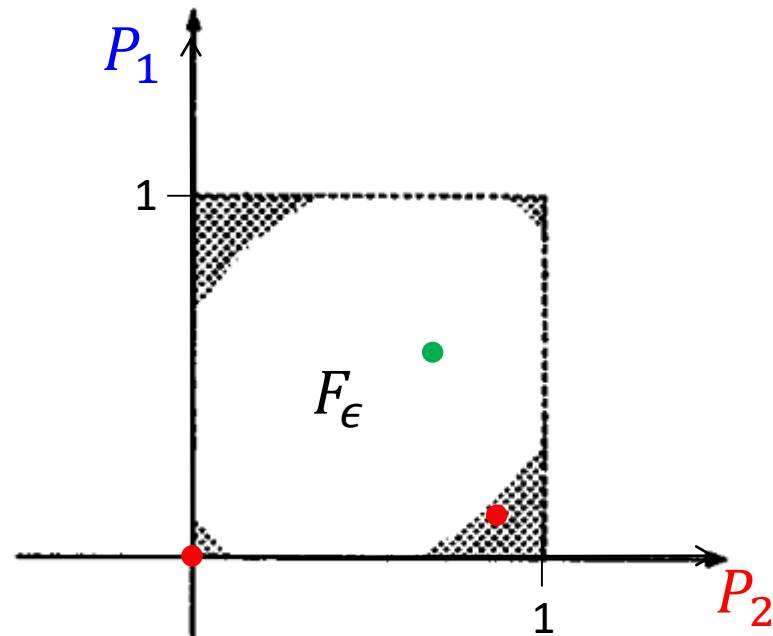
Freiraum

$$F_\epsilon = \{(s, t) \in [0,1]^2 \mid d(p_1(s), p_2(t)) \leq \epsilon\}$$

hat die Form einer Ellipse.

$$d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$$

$\Leftrightarrow$  Es gibt einen Pfad von  $(0,0)$  nach  $(1,1)$  im Inneren von  $F_\epsilon$ , der in beide Richtungen monoton ist.



Hier gibt es ihn nicht, da  $(0,0) \notin F_\epsilon!$



# Fréchet-Distanz

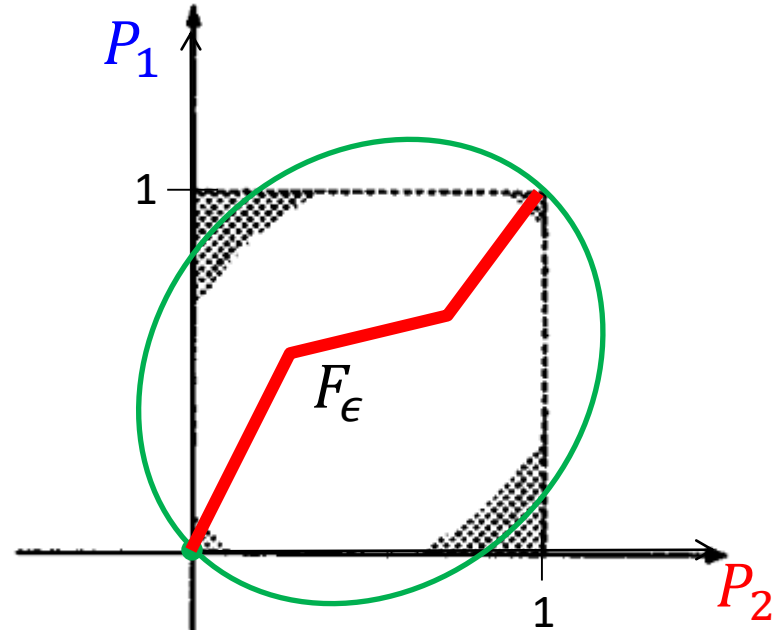
Freiraum

$$F_\epsilon = \{(s, t) \in [0, 1]^2 \mid d(p_1(s), p_2(t)) \leq \epsilon\}$$

hat die Form einer Ellipse.

$$d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$$

$\Leftrightarrow$  Es gibt einen Pfad von  $(0,0)$  nach  $(1,1)$  im Inneren von  $F_\epsilon$ , der in beide Richtungen monoton ist.



Für größeres  $\epsilon$  gibt es einen Pfad!

# Fréchet-Distanz

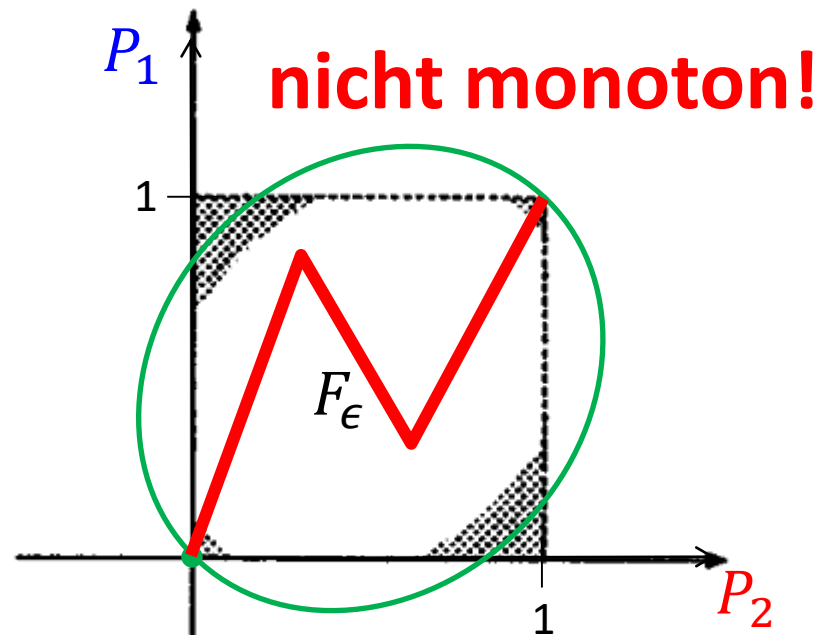
Freiraum

$$F_\epsilon = \{(s, t) \in [0, 1]^2 \mid d(p_1(s), p_2(t)) \leq \epsilon\}$$

hat die Form einer Ellipse.

$$d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$$

$\Leftrightarrow$  Es gibt einen Pfad von  $(0,0)$  nach  $(1,1)$  im Inneren von  $F_\epsilon$ , der in beide Richtungen monoton ist.



Für größeres  $\epsilon$  gibt es einen Pfad!

# Fréchet-Distanz

Freiraum

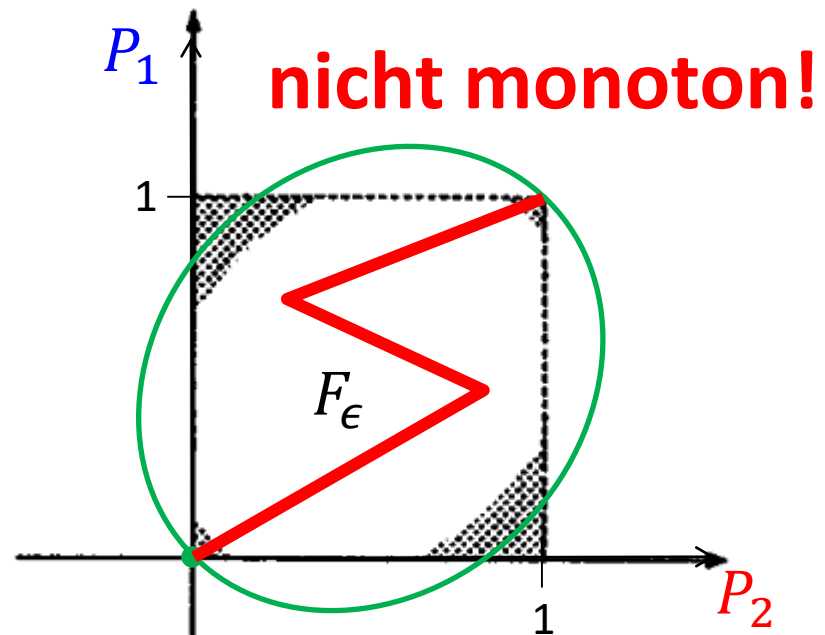
$$F_\epsilon = \{(s, t) \in [0, 1]^2 \mid d(p_1(s), p_2(t)) \leq \epsilon\}$$

hat die Form einer Ellipse.

**mehr als 1 Segment?**

$$d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$$

$\Leftrightarrow$  Es gibt einen Pfad von  $(0,0)$  nach  $(1,1)$  im Inneren von  $F_\epsilon$ , der in beide Richtungen monoton ist.



Für größeres  $\epsilon$  gibt es einen Pfad!

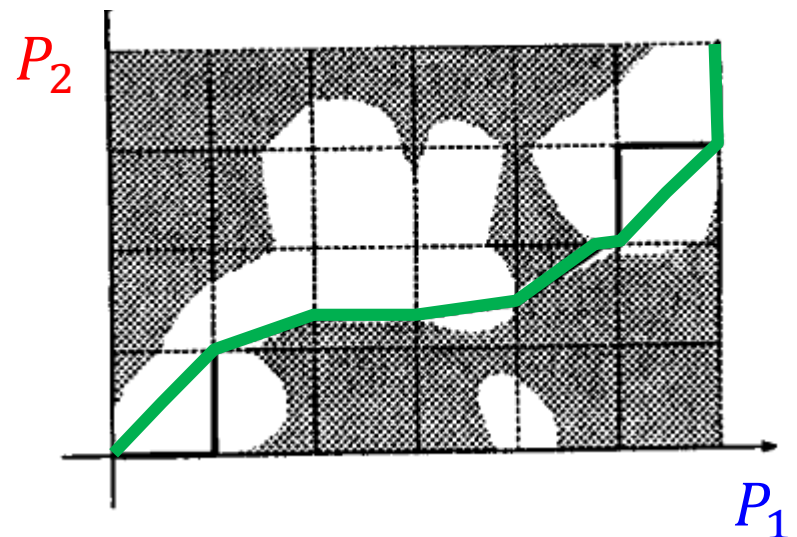
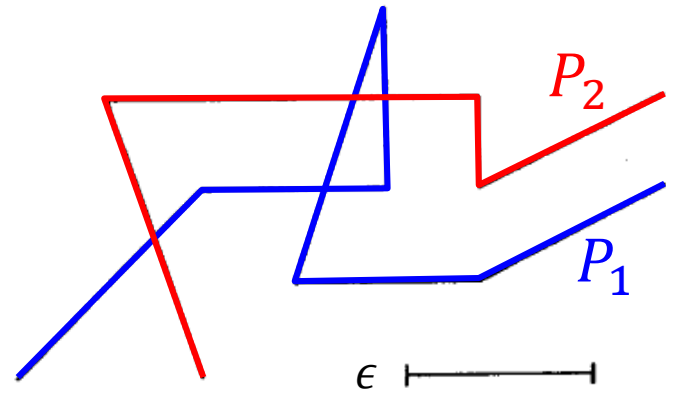
# Fréchet-Distanz

Freiraum

$$F_\epsilon = \{(s, t) \in [0, m - 1] \times [0, n - 1] \mid d(p_1(s), p_2(t)) \leq \epsilon\}$$

$$d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$$

$\Leftrightarrow$  Es gibt einen Pfad  
von  $(0,0)$  nach  $(m, n)$   
im Inneren von  $F_\epsilon$ ,  
der in beide Richtungen  
monoton ist.



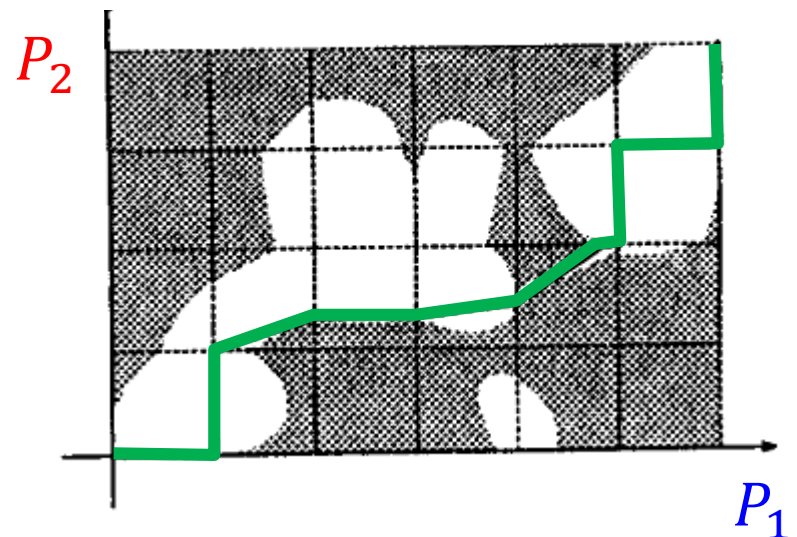
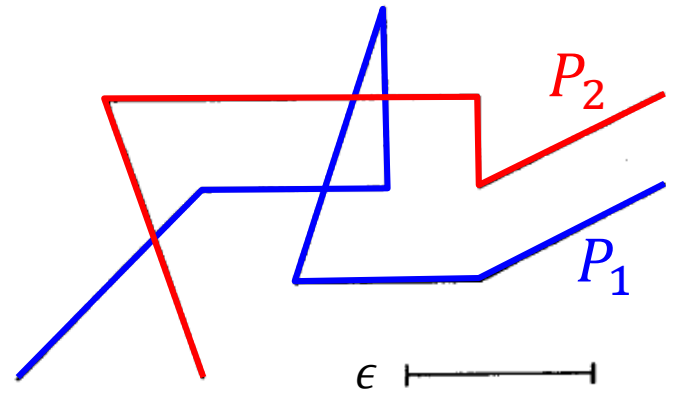
# Fréchet-Distanz

Freiraum

$$F_\epsilon = \{(s, t) \in [0, m - 1] \times [0, n - 1] \mid d(p_1(s), p_2(t)) \leq \epsilon\}$$

$$d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$$

$\Leftrightarrow$  Es gibt einen Pfad  
von  $(0,0)$  nach  $(m, n)$   
im Inneren von  $F_\epsilon$ ,  
der in beide Richtungen  
monoton ist.



# Fréchet-Distanz

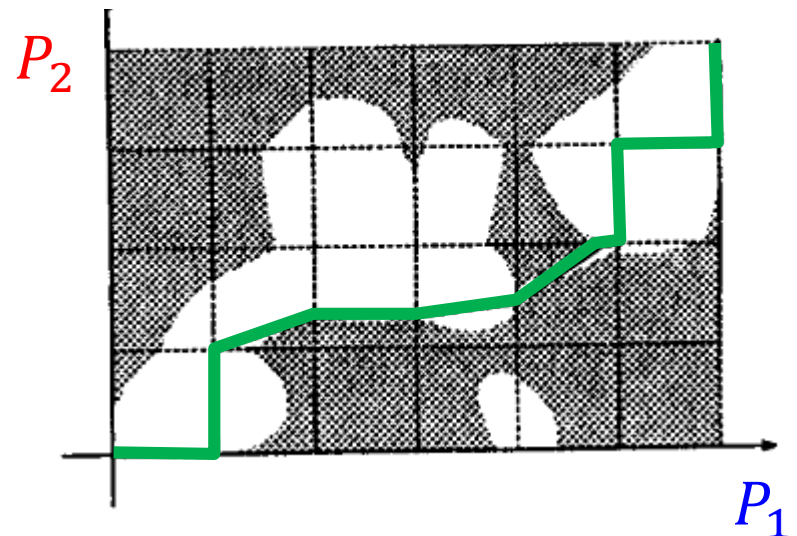
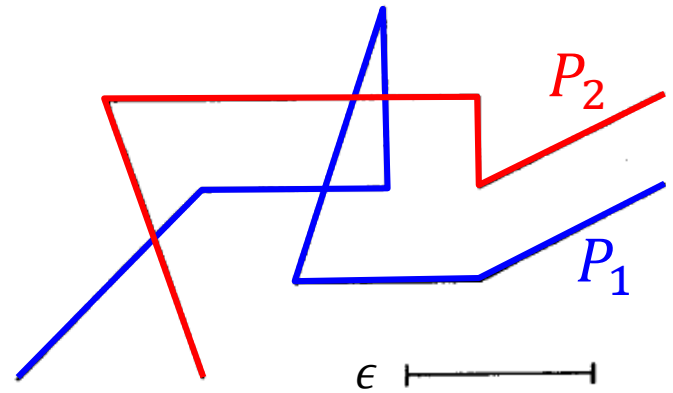
Freiraum

$$F_\epsilon = \{(s, t) \in [0, m - 1] \times [0, n - 1] \mid d(p_1(s), p_2(t)) \leq \epsilon\}$$

$$d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$$

$\Leftrightarrow$  Es gibt einen Pfad von  $(0,0)$  nach  $(m,n)$  im inneren von  $F_\epsilon$ , der in beide Richtungen monoton ist.

$F_\epsilon$  kann in  $O(mn)$  Zeit berechnet werden.



# Fréchet-Distanz

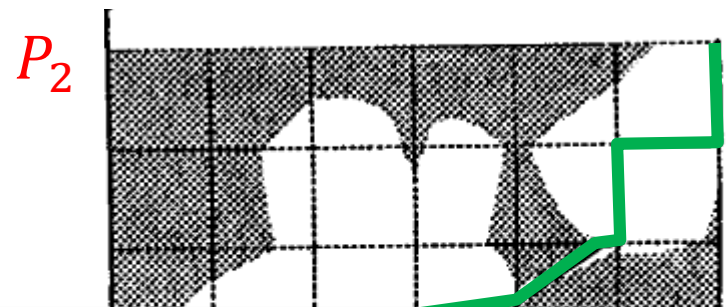
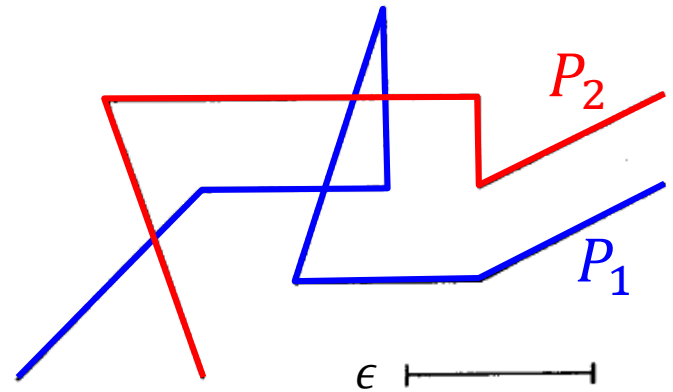
Freiraum

$$F_\epsilon = \{(s, t) \in [0, m - 1] \times [0, n - 1] \mid d(p_1(s), p_2(t)) \leq \epsilon\}$$

$$d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$$

$\Leftrightarrow$  Es gibt einen Pfad von  $(0,0)$  nach  $(m,n)$  im inneren von  $F_\epsilon$ , der in beide Richtungen monoton ist.

$F_\epsilon$  kann in  $O(mn)$  Zeit berechnet werden.



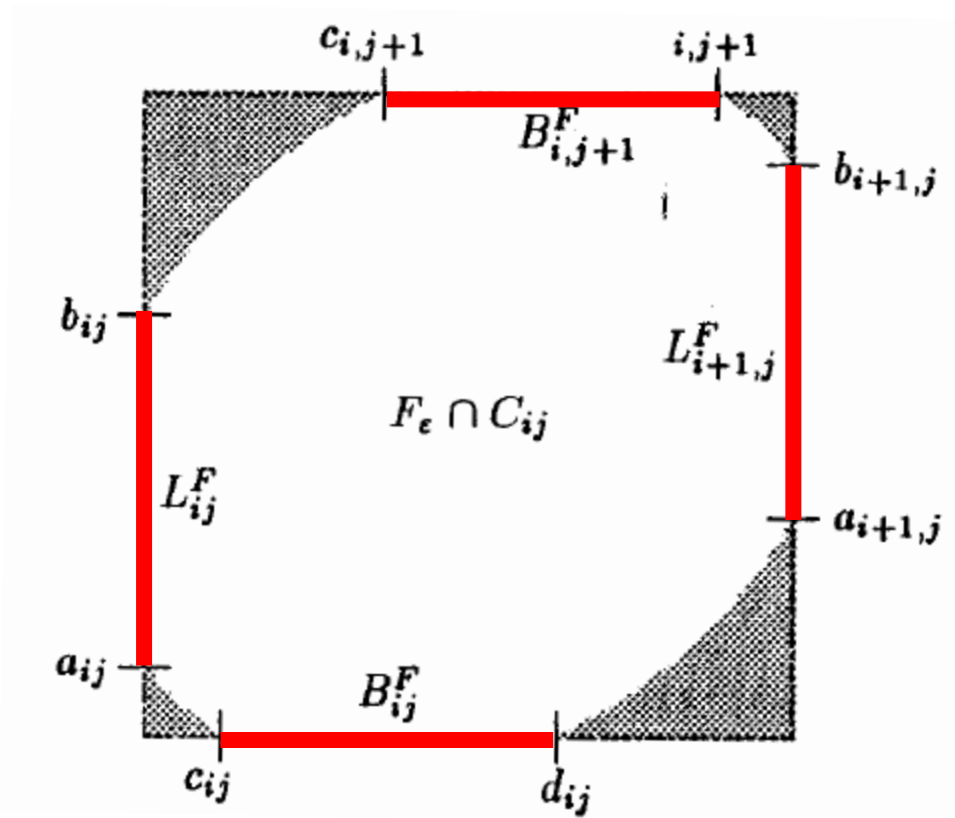
**TODO:**

Finde zulässigen Pfad in  $F_\epsilon$ .

# Fréchet-Distanz

Kanten einer Freiraumzelle:

$$B_{i,j}^F, B_{i,j+1}^F, L_{i,j}^F, L_{i+1,j}^F$$

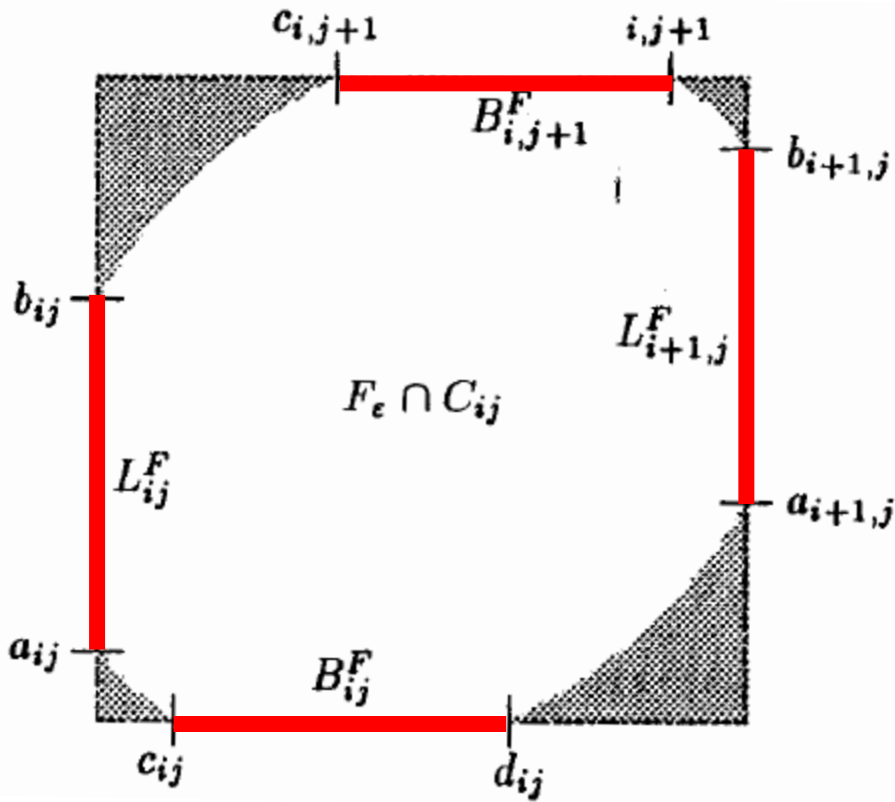




# Fréchet-Distanz

Kanten einer Freiraumzelle:

$$B_{i,j}^F, B_{i,j+1}^F, L_{i,j}^F, L_{i+1,j}^F$$



Teile dieser Kanten,  
die von (0,0) aus  
erreichbar sind:

$$B_{i,j}^R, B_{i,j+1}^R, L_{i,j}^R, L_{i+1,j}^R$$

# Fréchet-Distanz

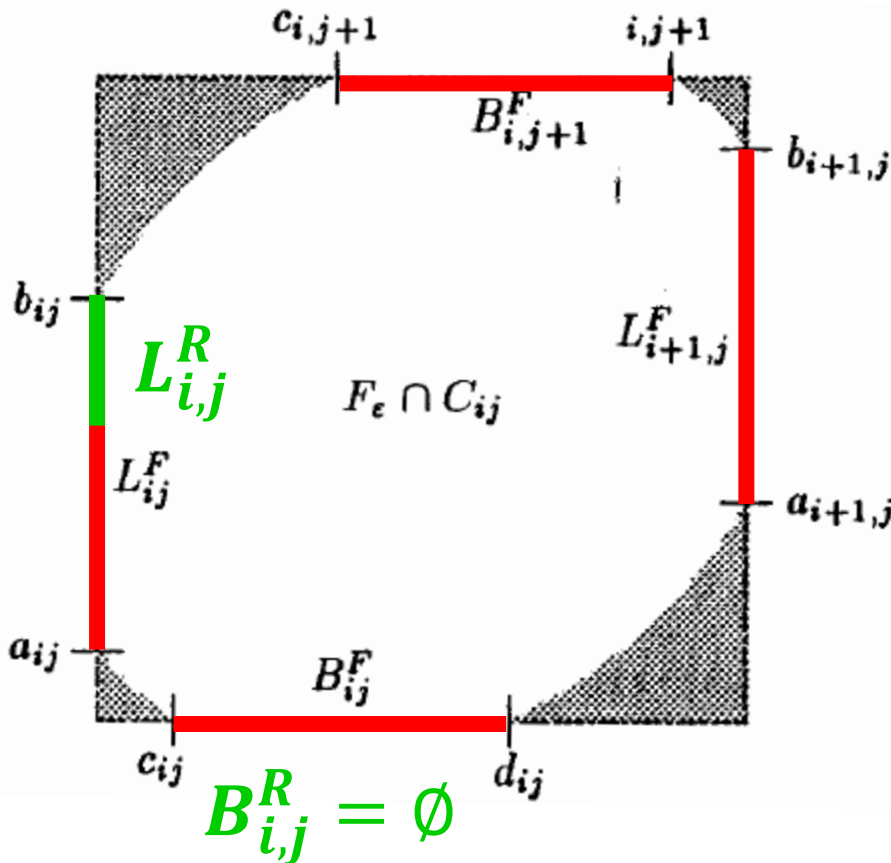
Kanten einer Freiraumzelle:

$$B_{i,j}^F, B_{i,j+1}^F, L_{i,j}^F, L_{i+1,j}^F$$

Teile dieser Kanten,  
die von (0,0) aus  
erreichbar sind:

$$B_{i,j}^R, B_{i,j+1}^R, L_{i,j}^R, L_{i+1,j}^R$$

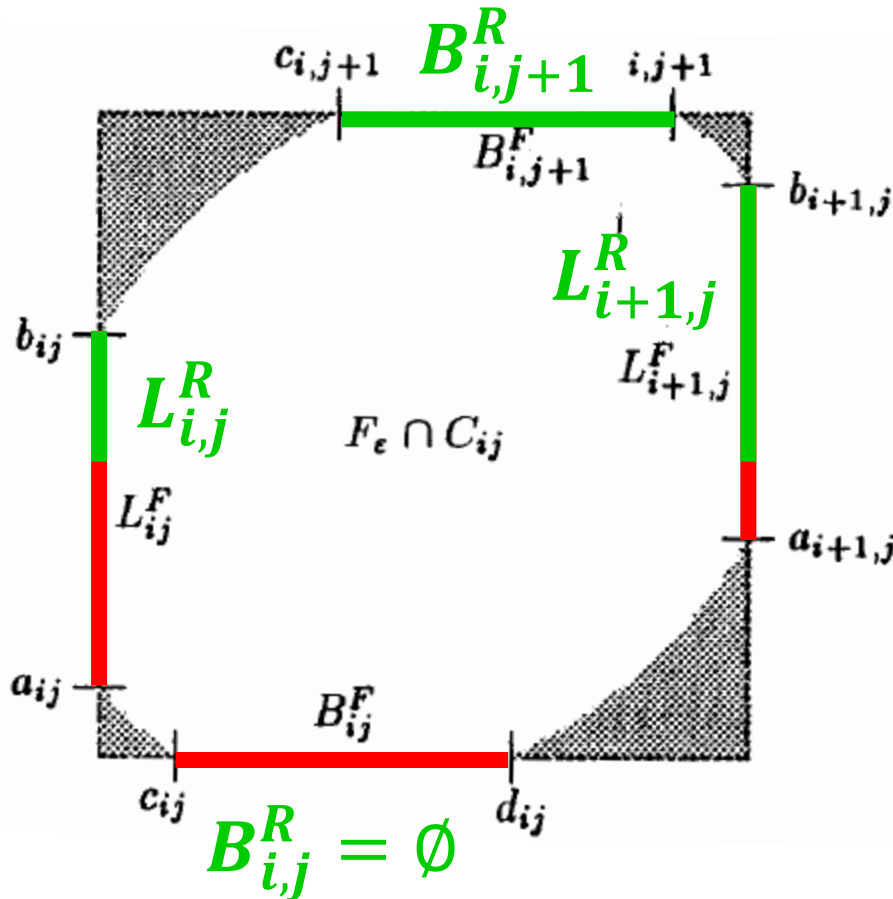
$$B_{i,j}^R, L_{i,j}^R \text{ bekannt}$$



# Fréchet-Distanz

Kanten einer Freiraumzelle:

$$B_{i,j}^F, B_{i,j+1}^F, L_{i,j}^F, L_{i+1,j}^F$$



Teile dieser Kanten, die von  $(0,0)$  aus erreichbar sind:

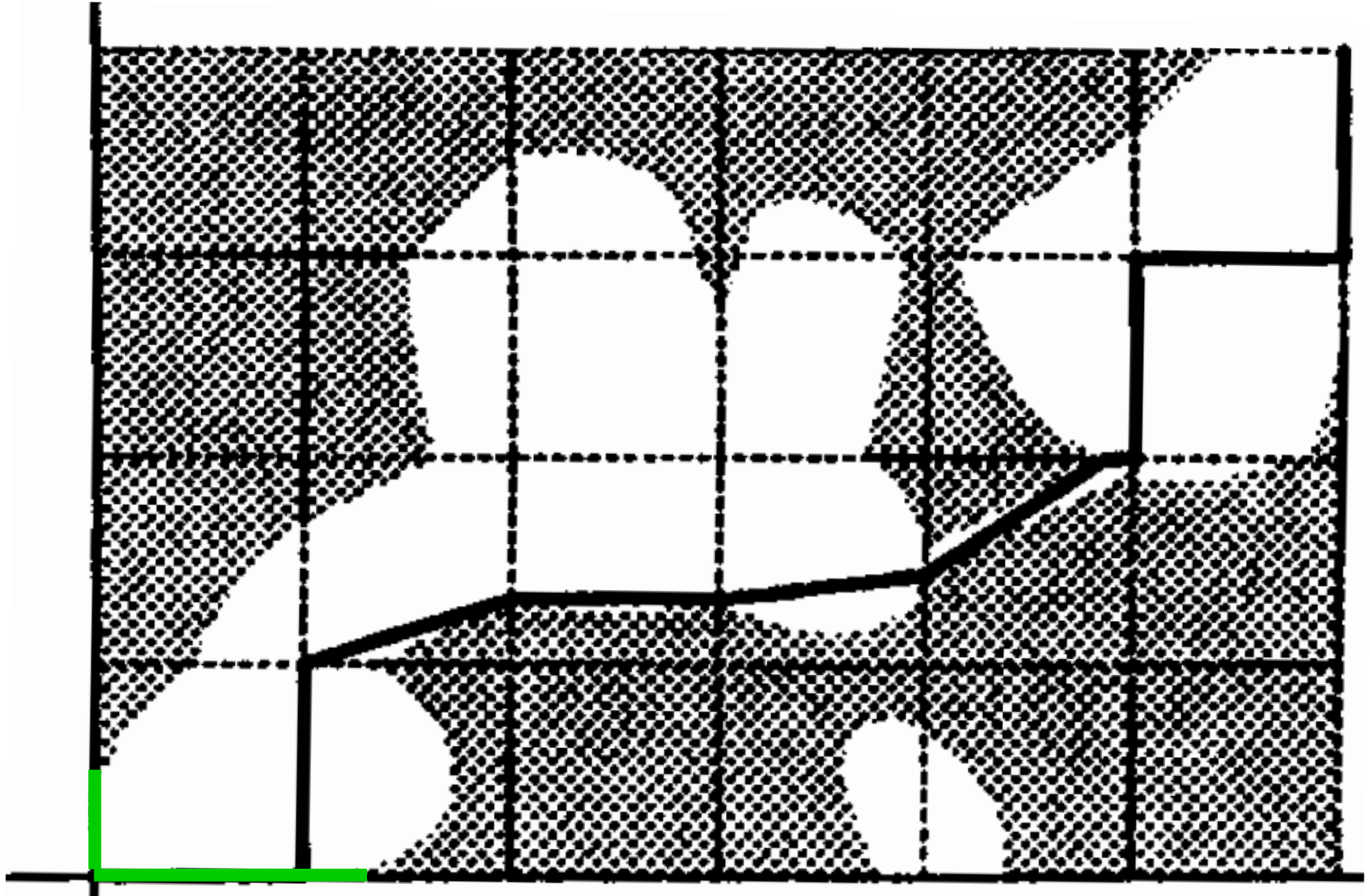
$$B_{i,j}^R, B_{i,j+1}^R, L_{i,j}^R, L_{i+1,j}^R$$

$B_{i,j}^R, L_{i,j}^R$  bekannt

$$\Rightarrow B_{i,j+1}^R, L_{i+1,j}^R$$

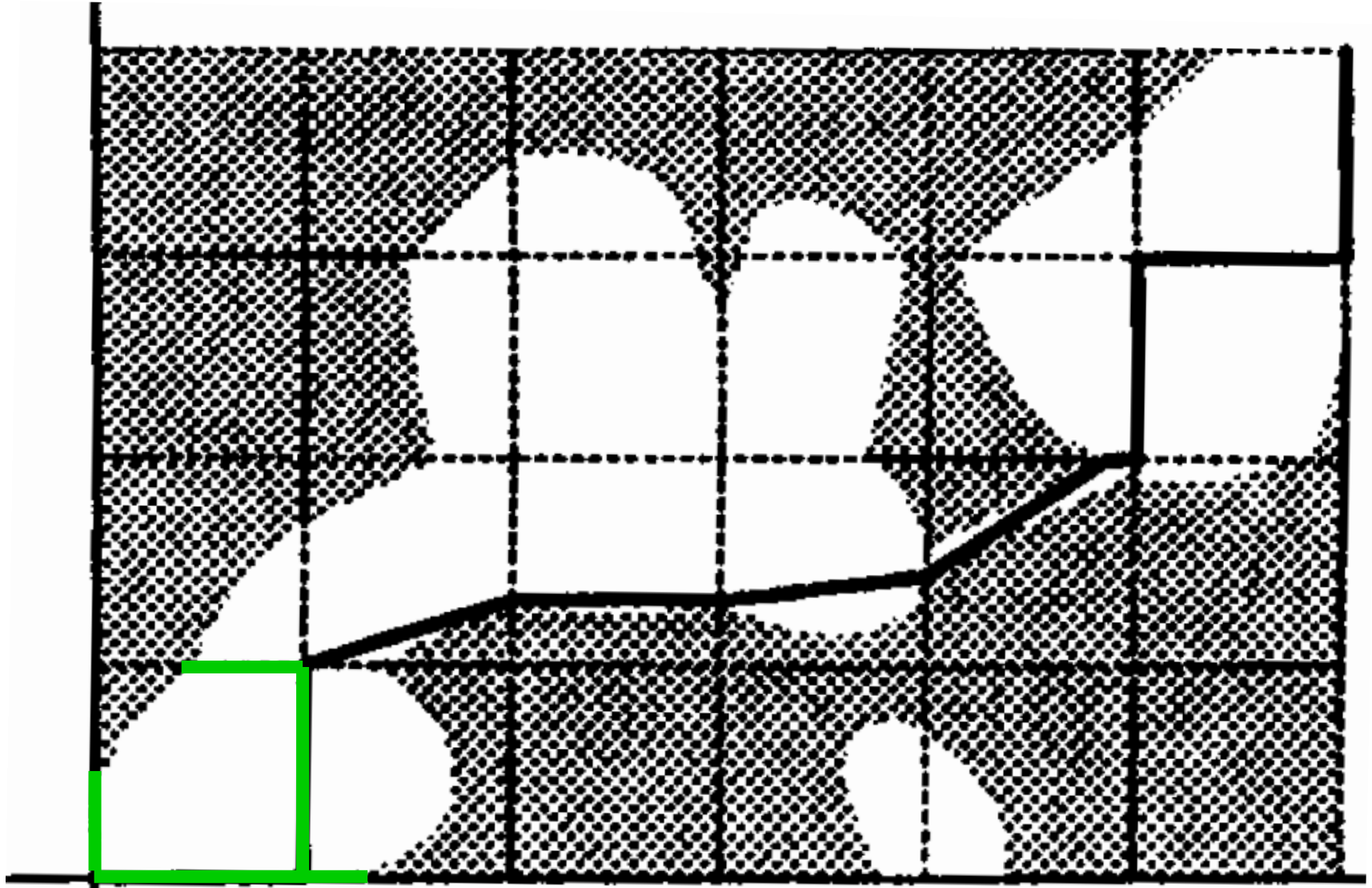
# Fréchet-Distanz

## Algorithmus



# Fréchet-Distanz

## Algorithmus

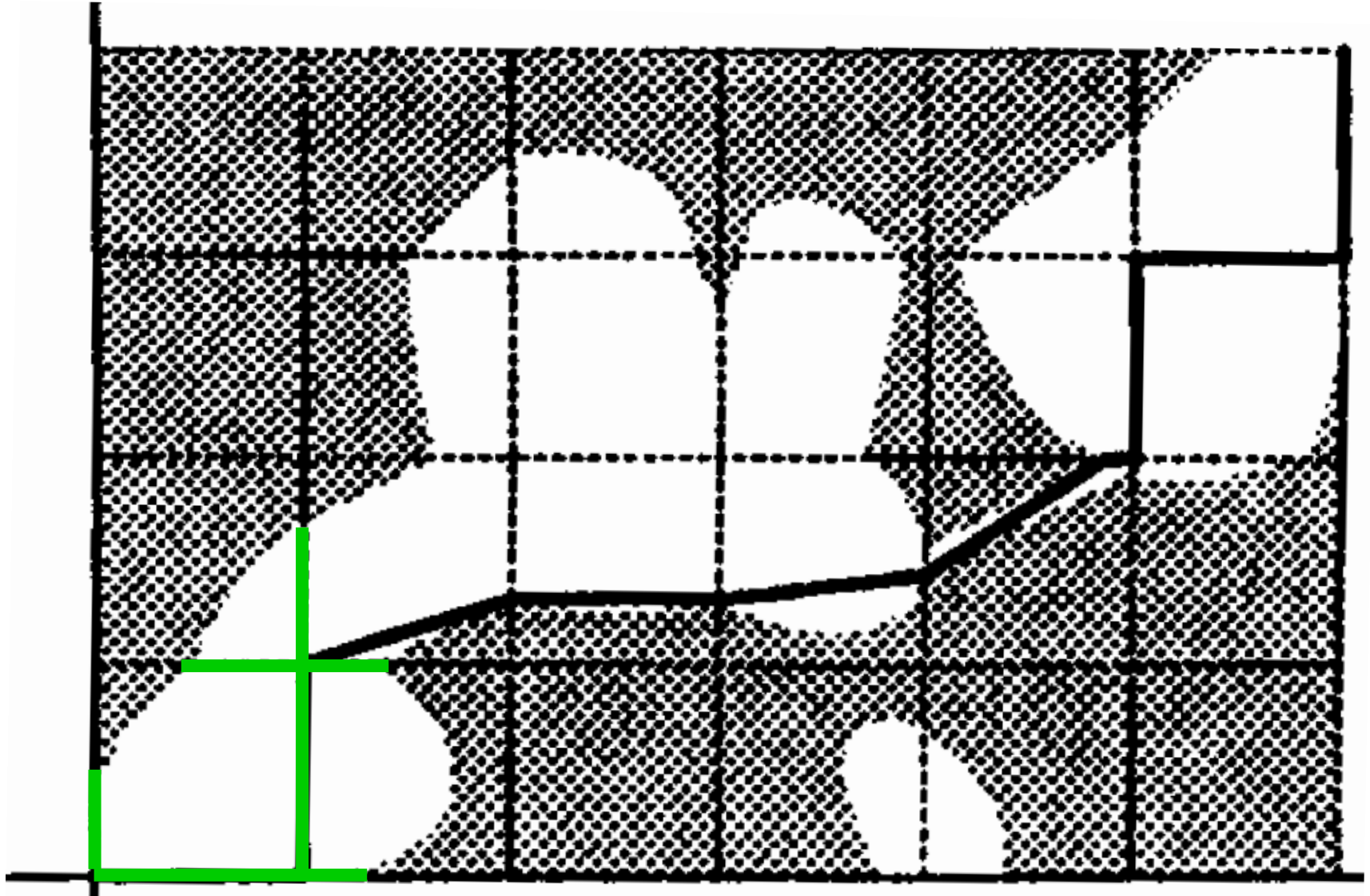






# Fréchet-Distanz

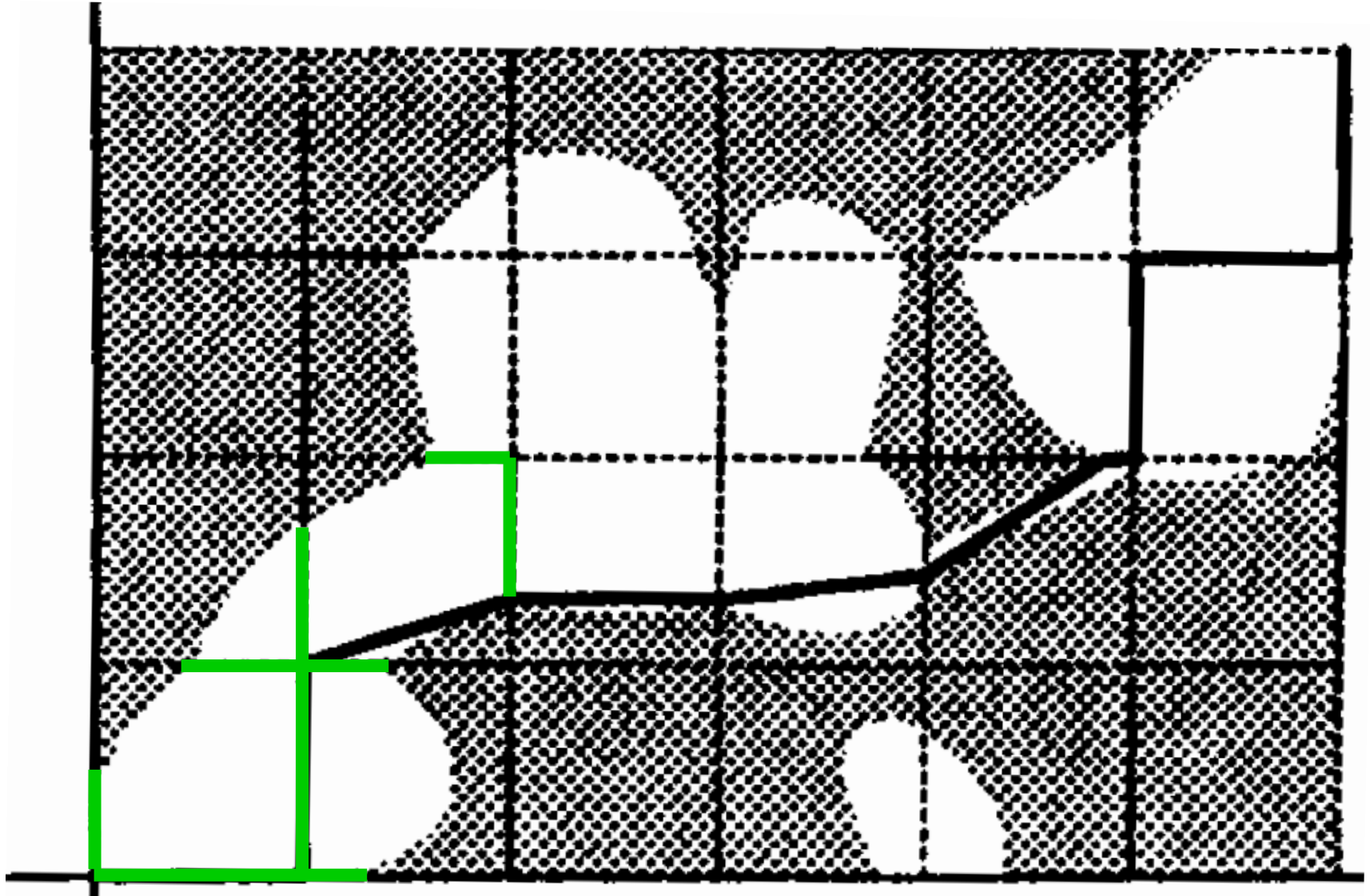
## Algorithmus





# Fréchet-Distanz

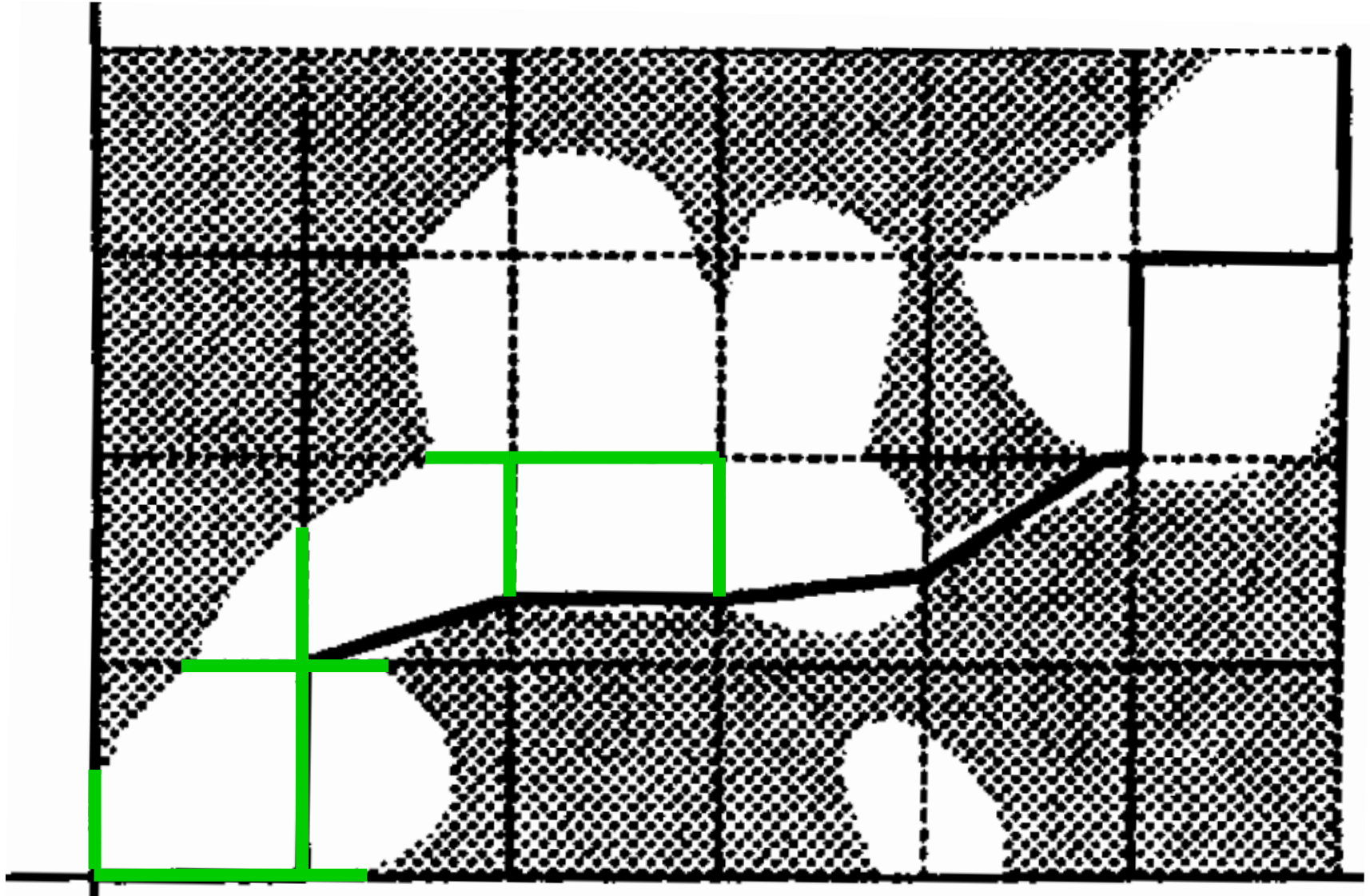
## Algorithmus





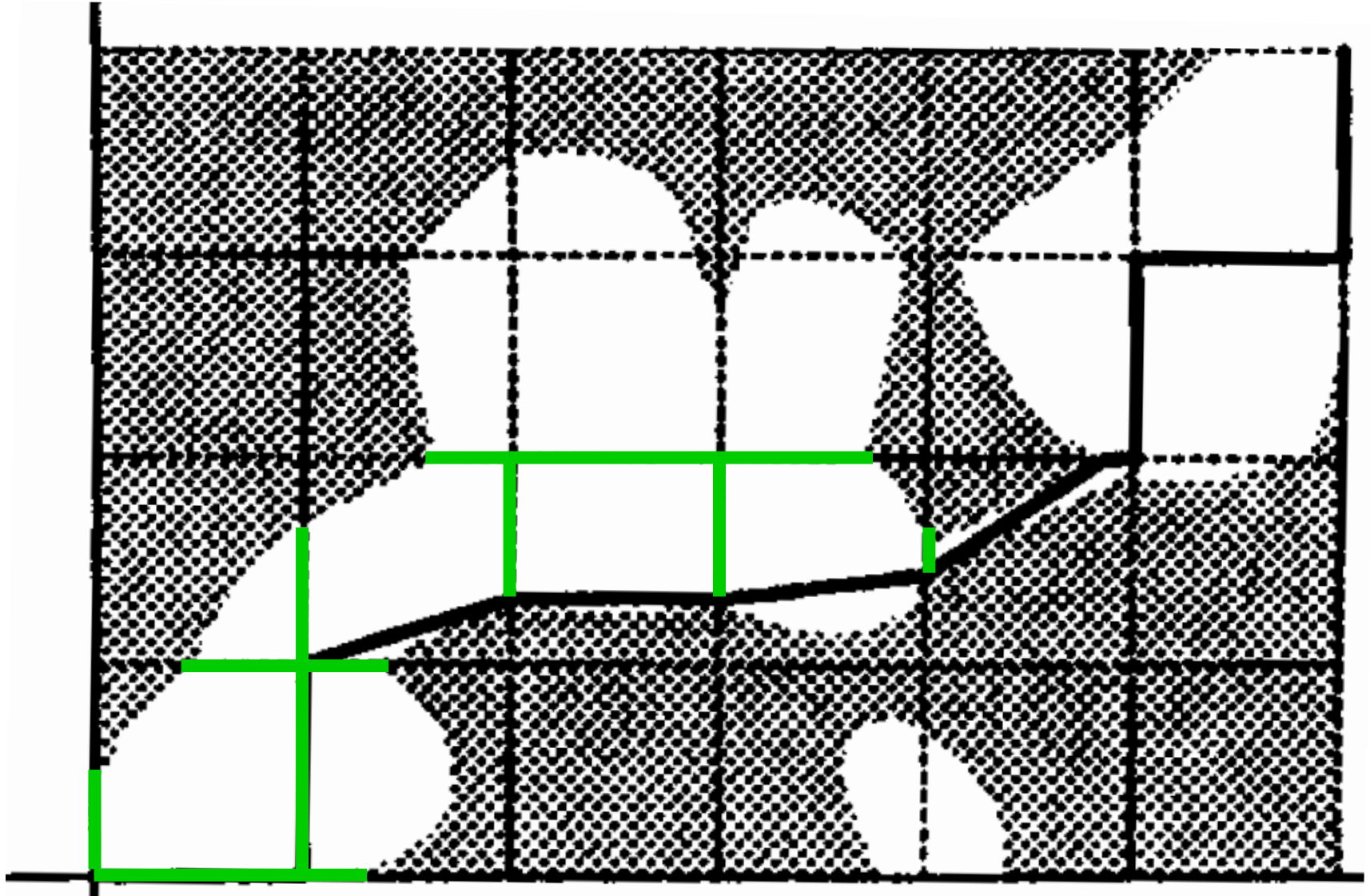
# Fréchet-Distanz

## Algorithmus



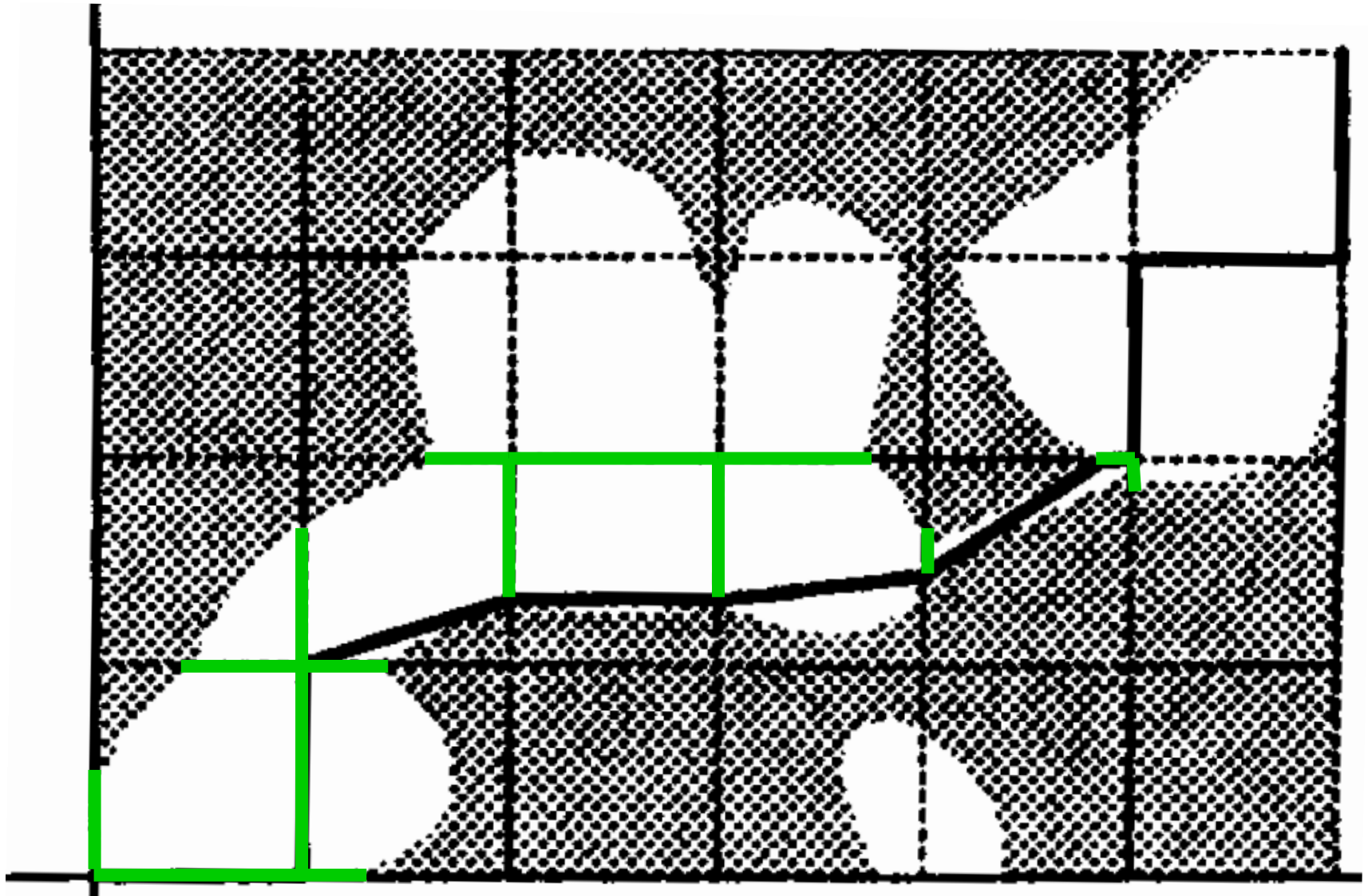
# Fréchet-Distanz

## Algorithmus



# Fréchet-Distanz

## Algorithmus

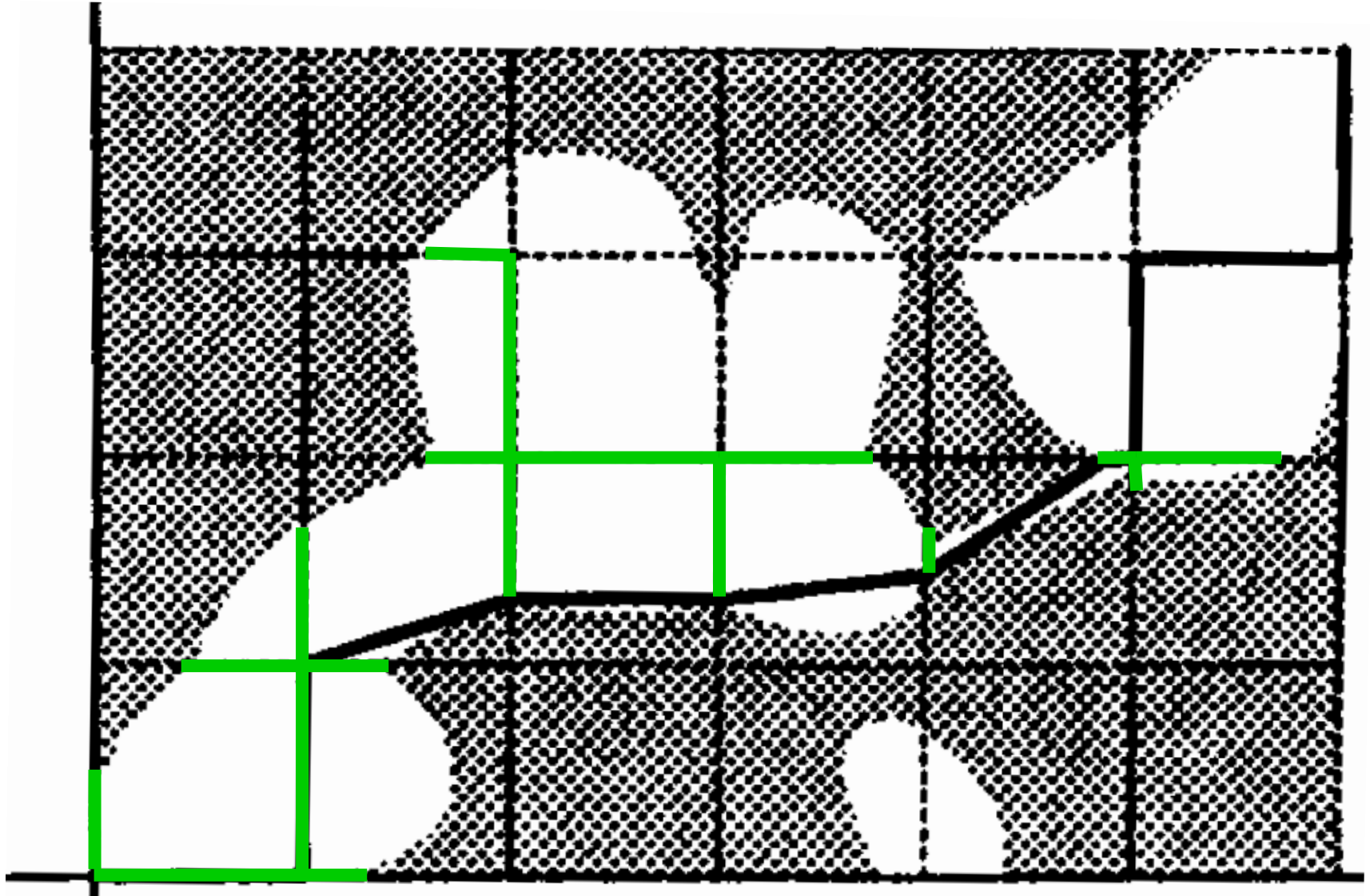






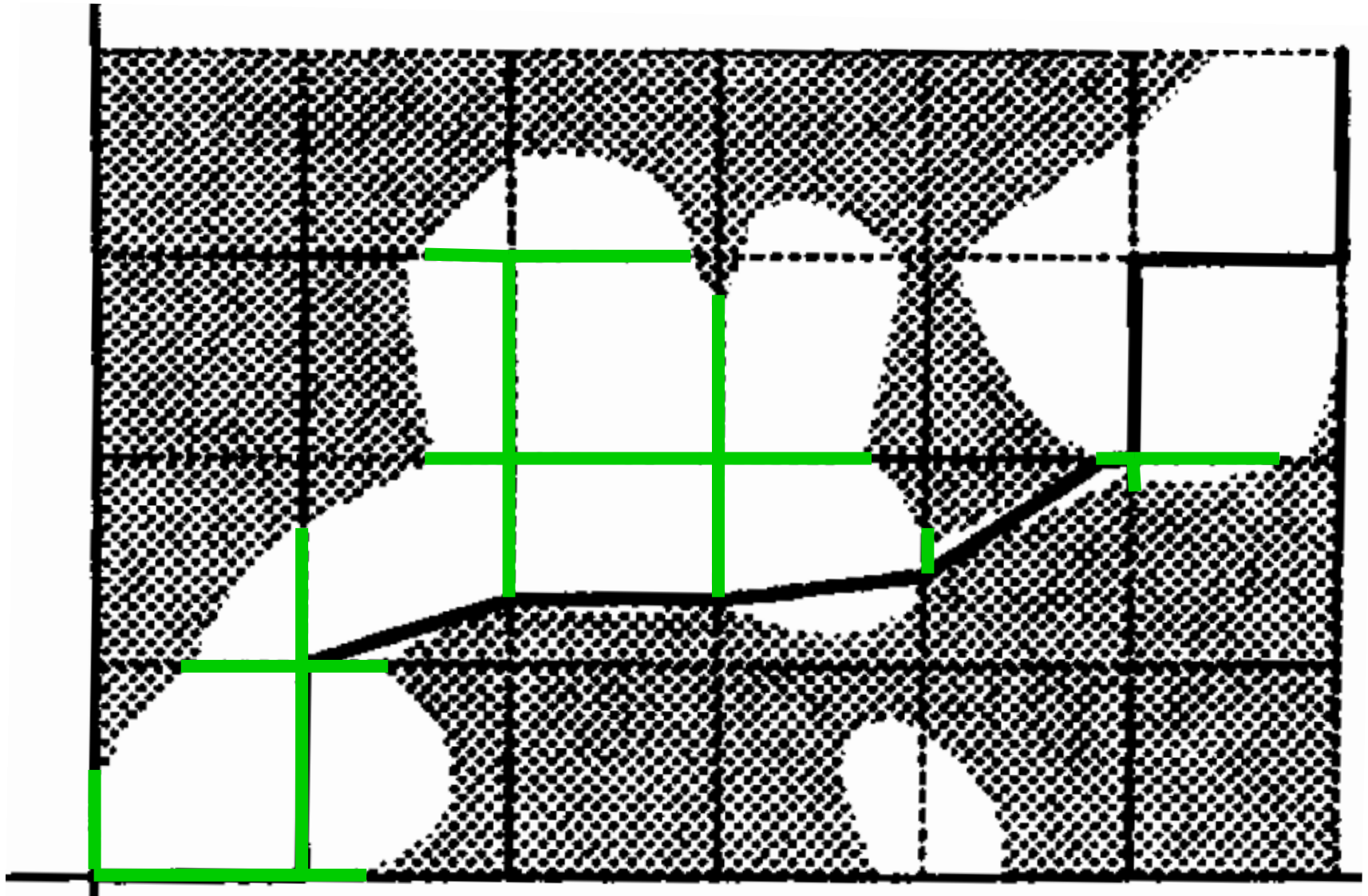
# Fréchet-Distanz

## Algorithmus



# Fréchet-Distanz

## Algorithmus

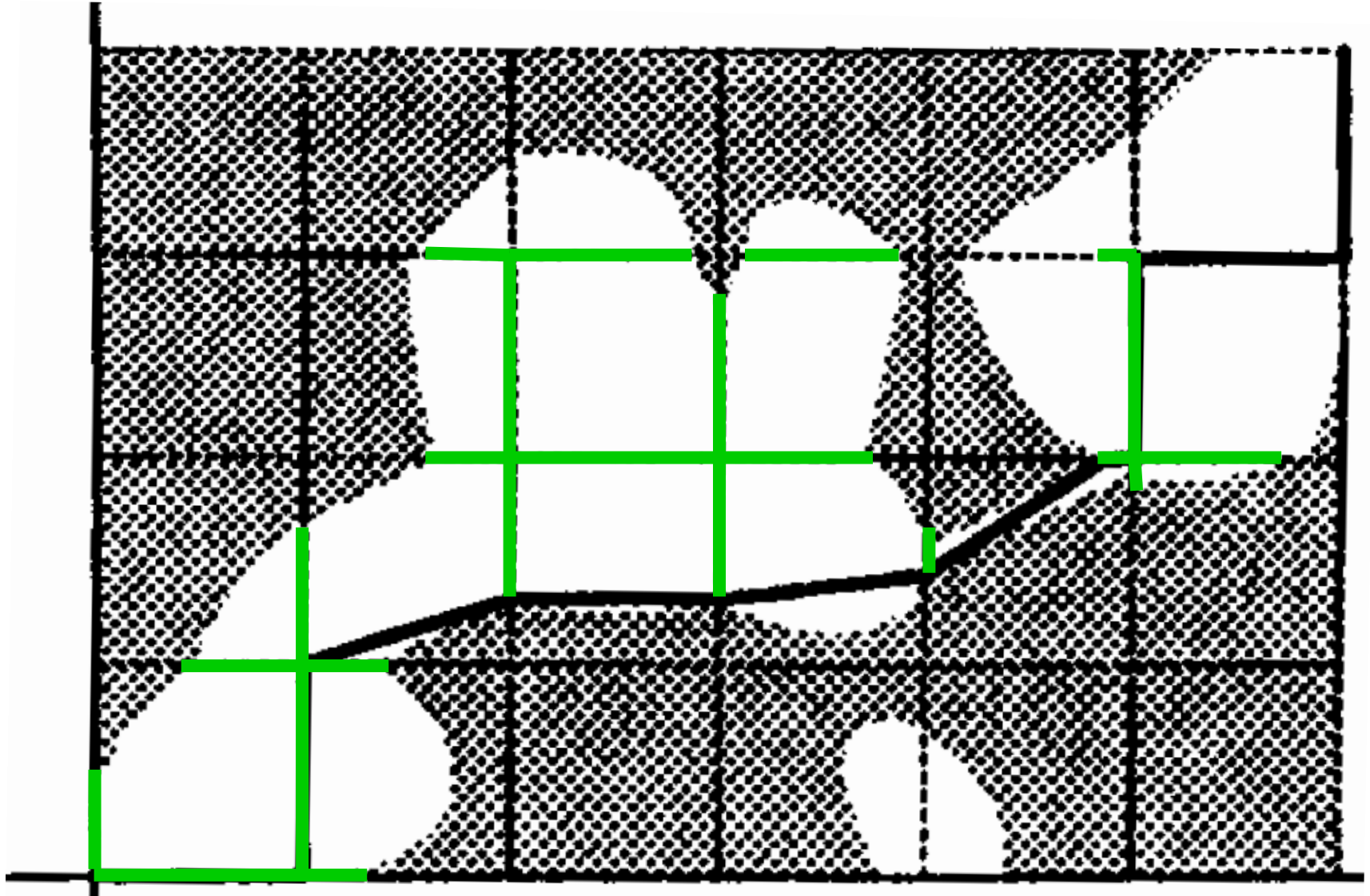






# Fréchet-Distanz

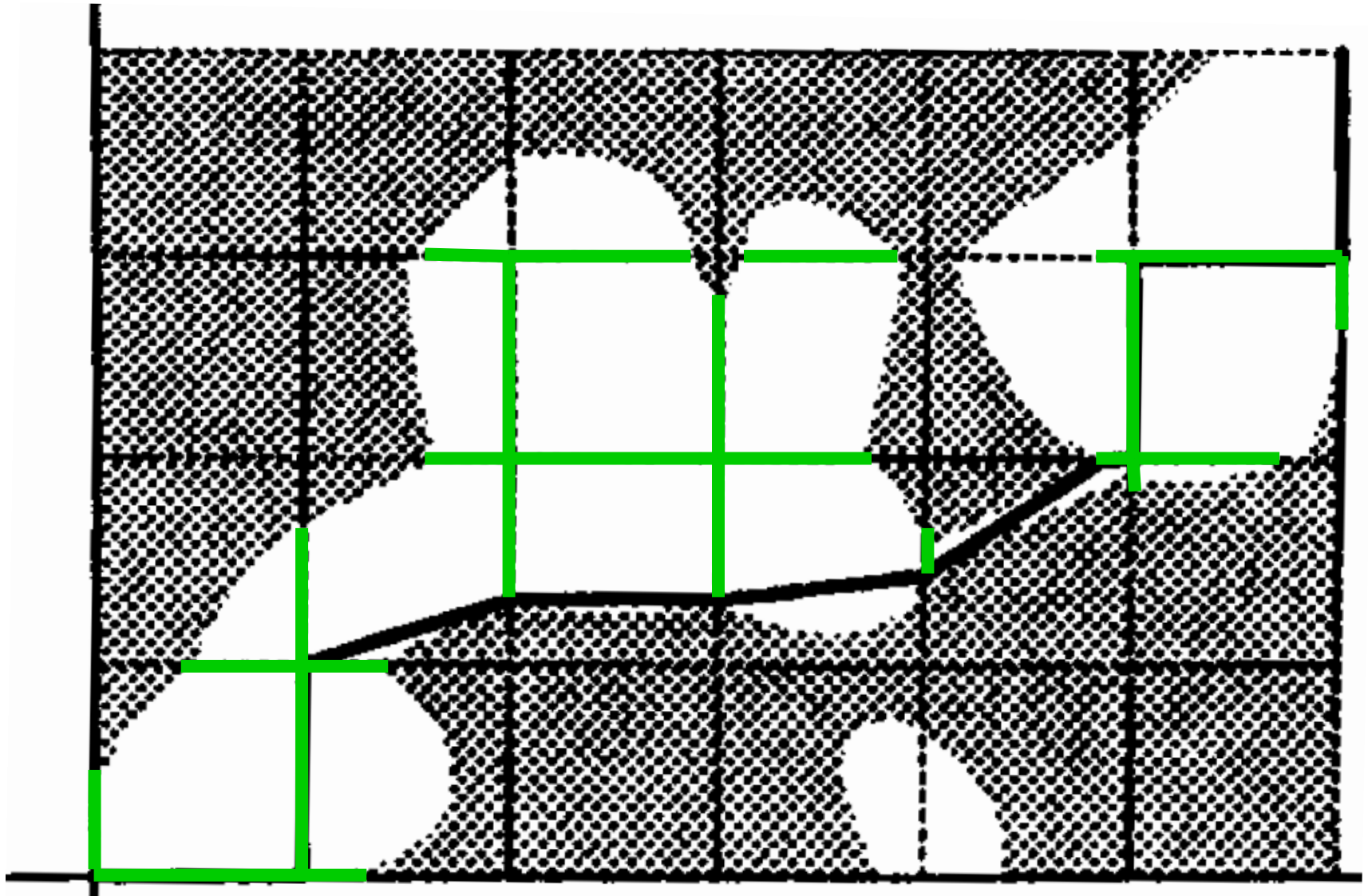
## Algorithmus





# Fréchet-Distanz

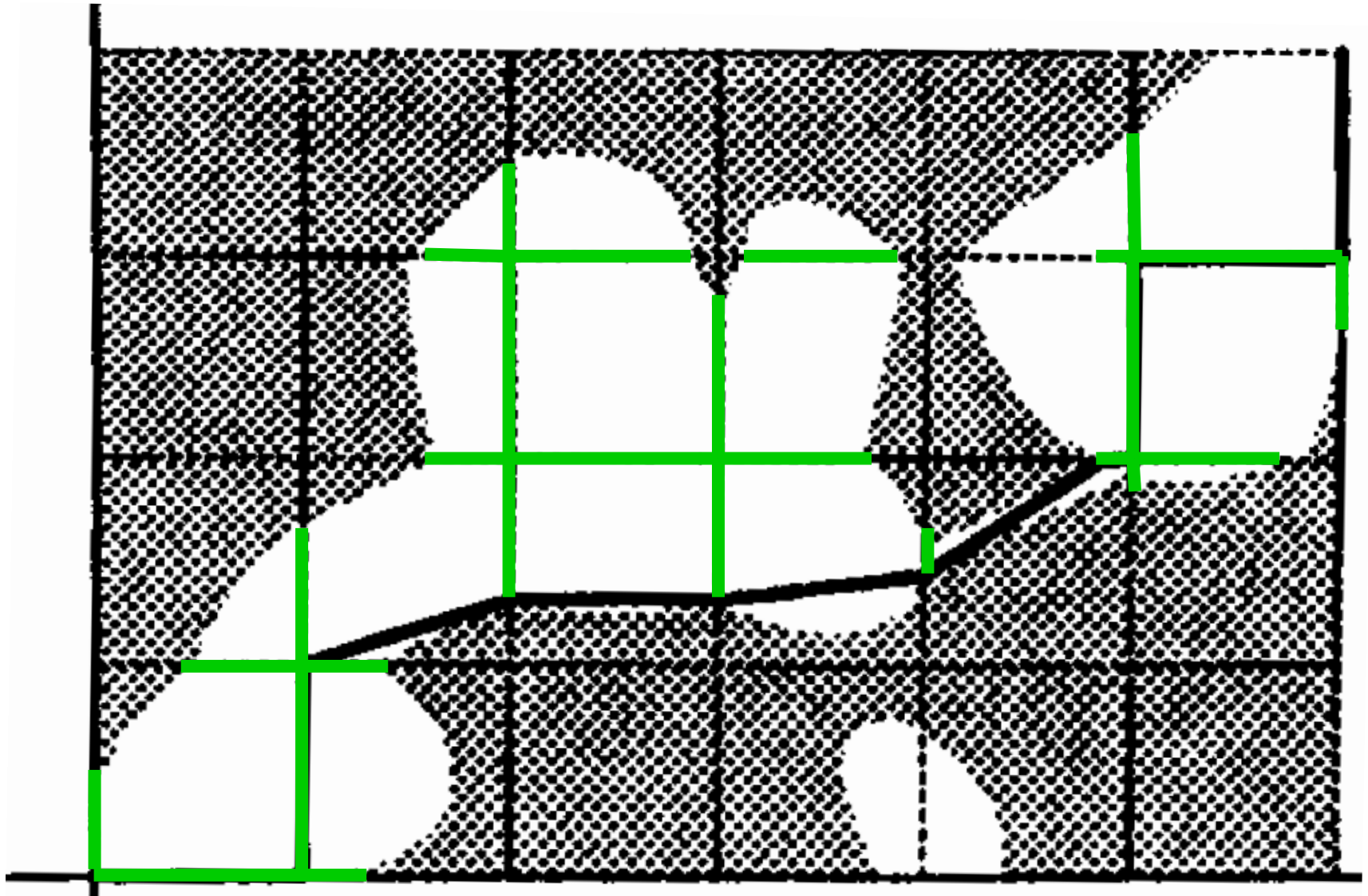
## Algorithmus





# Fréchet-Distanz

## Algorithmus

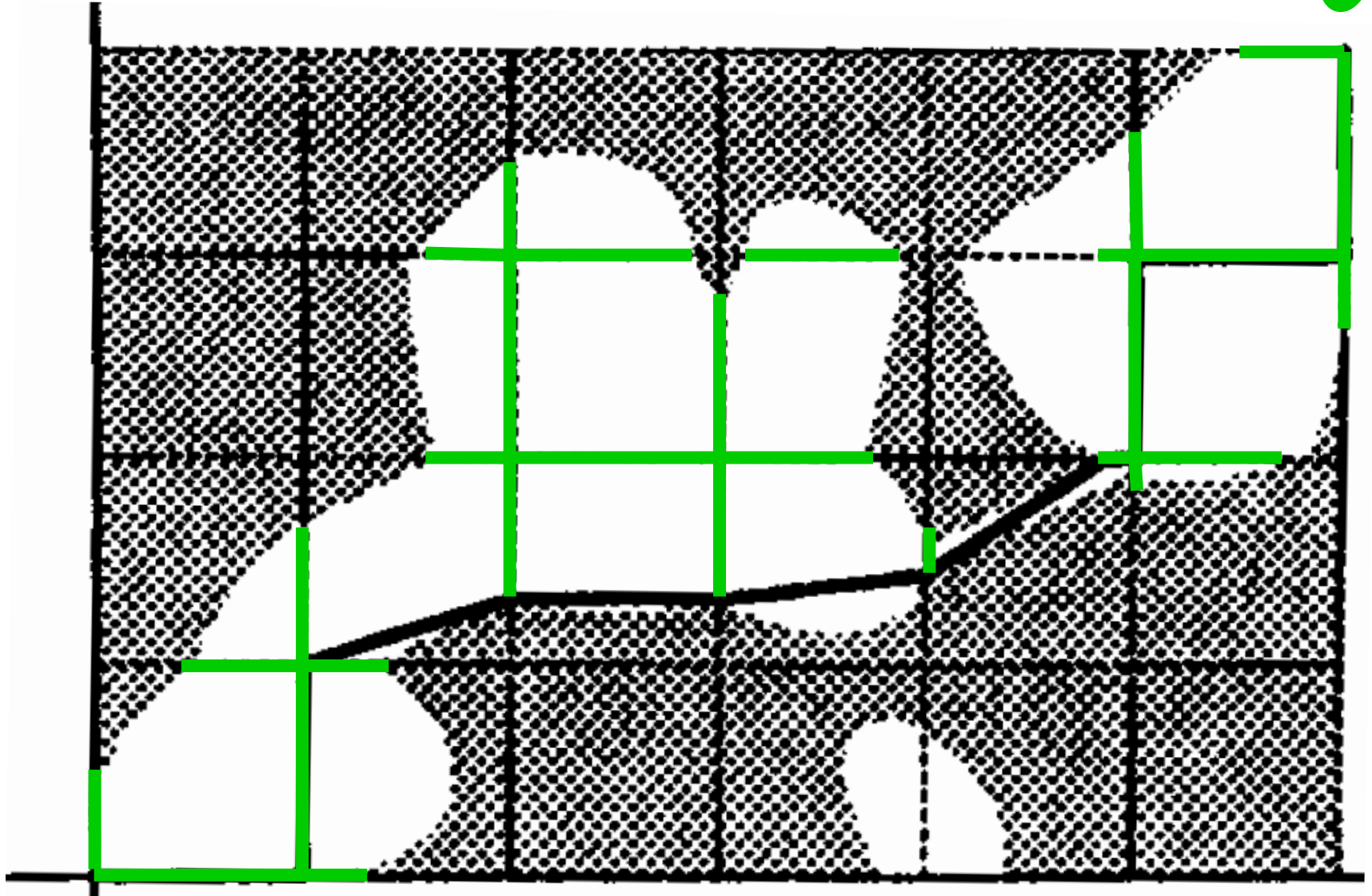






# Fréchet-Distanz

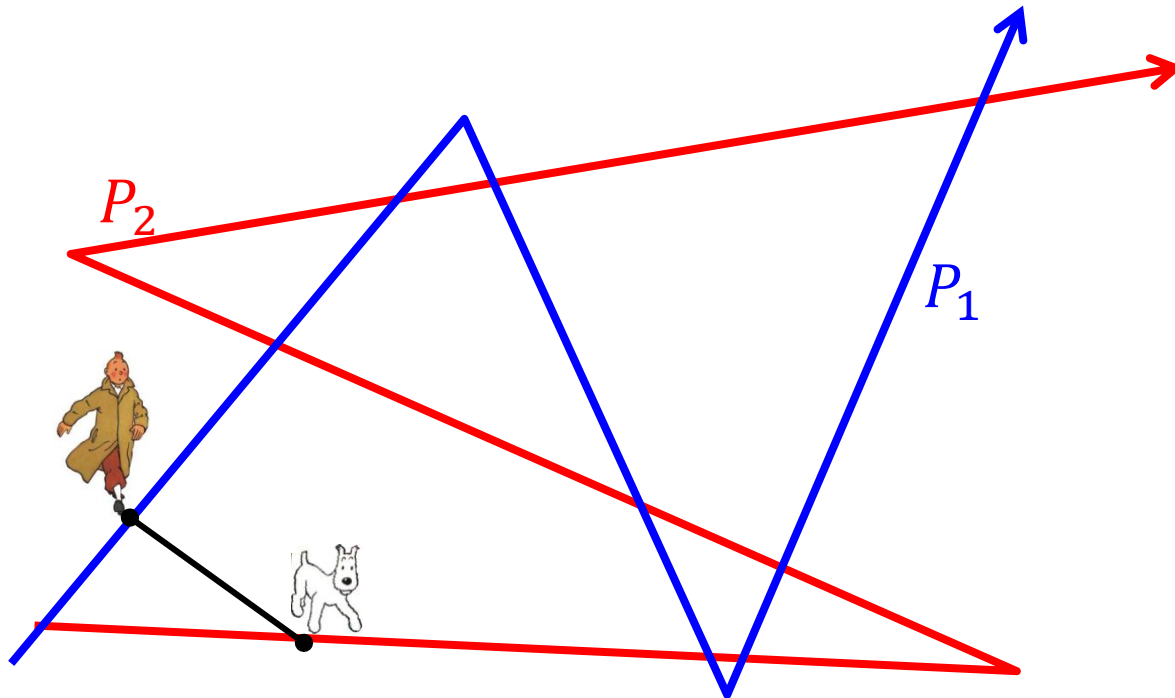
Algorithmus



# Fréchet-Distanz

Berechnung:

Löse Entscheidungsproblem: Ist  $d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$ ?



# Fréchet-Distanz

## Berechnung:

Löse Entscheidungsproblem: Ist  $d_{\text{fréchet}} \leq \epsilon$ ?



dann parametrische Suche...  $O(mn \log mn)$  Zeit  
(hier ohne Details)

