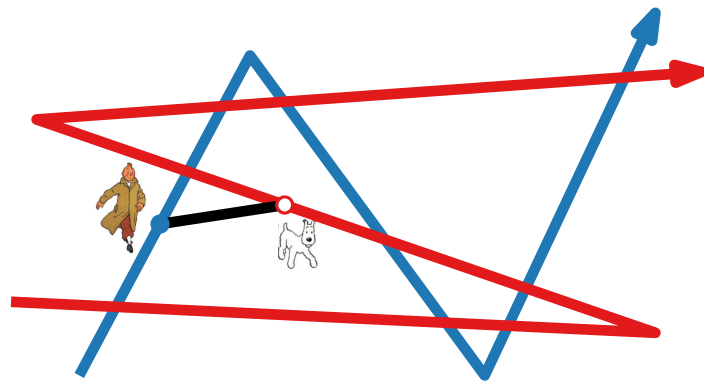
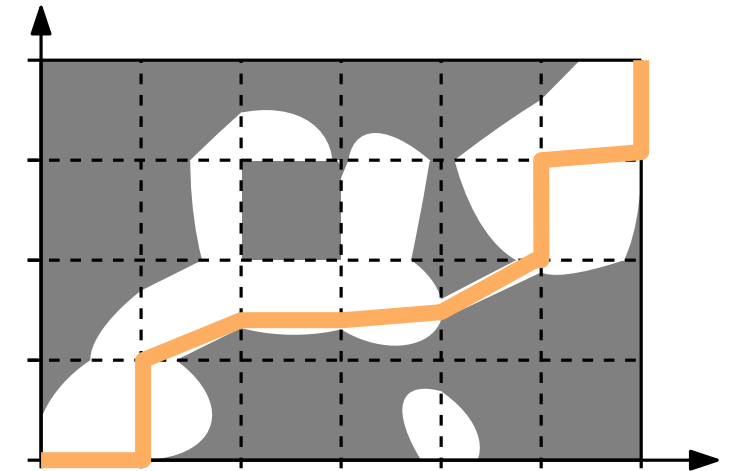


Algorithmen für geographische Informationssysteme

3. Vorlesung Map Matching



Teil I: Problemstellung

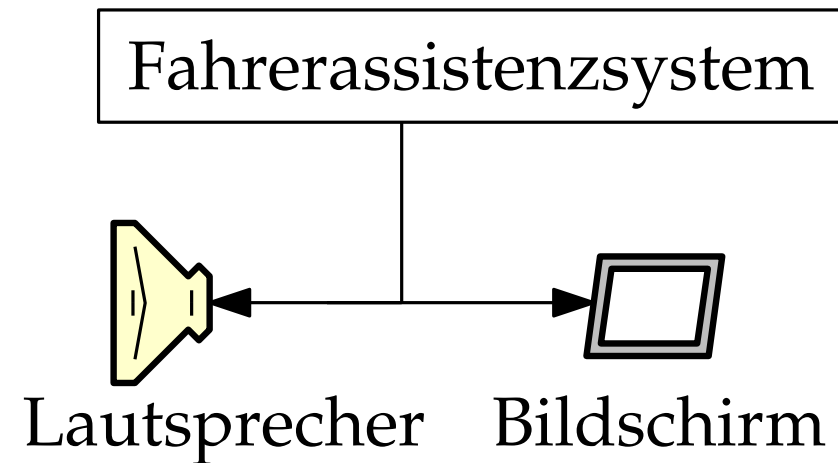


Navigationssysteme

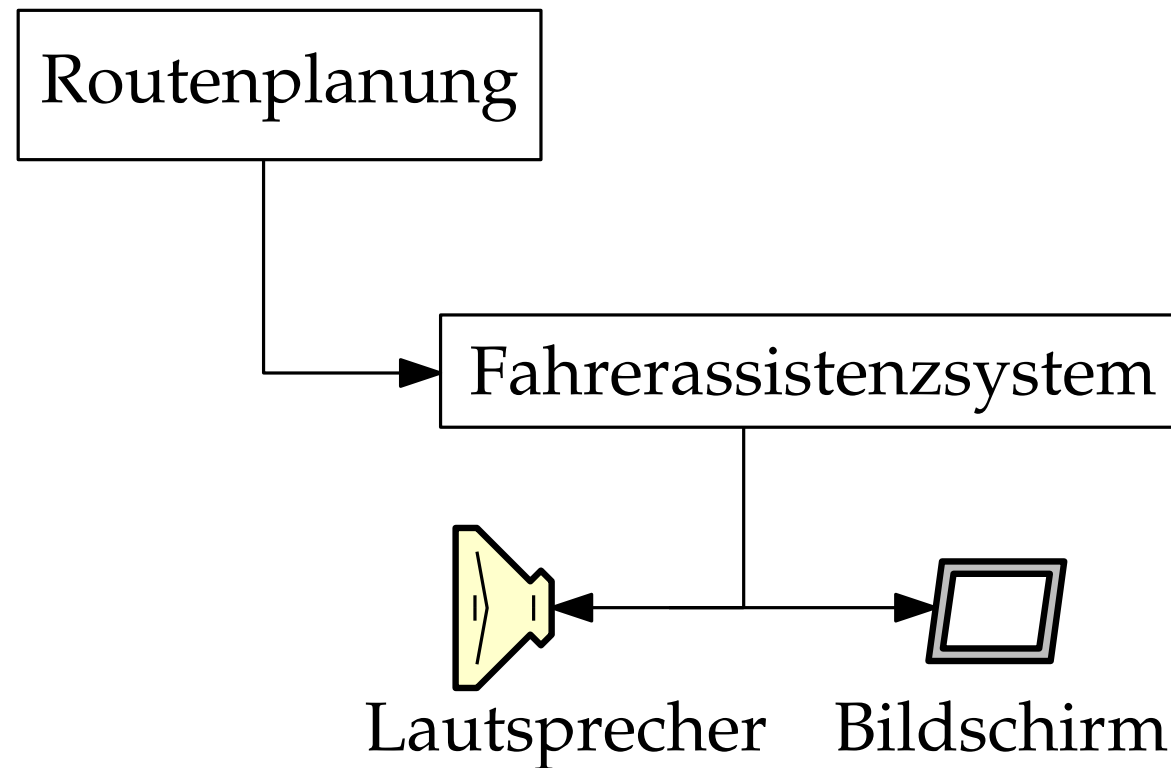


Fahrerassistenzsystem

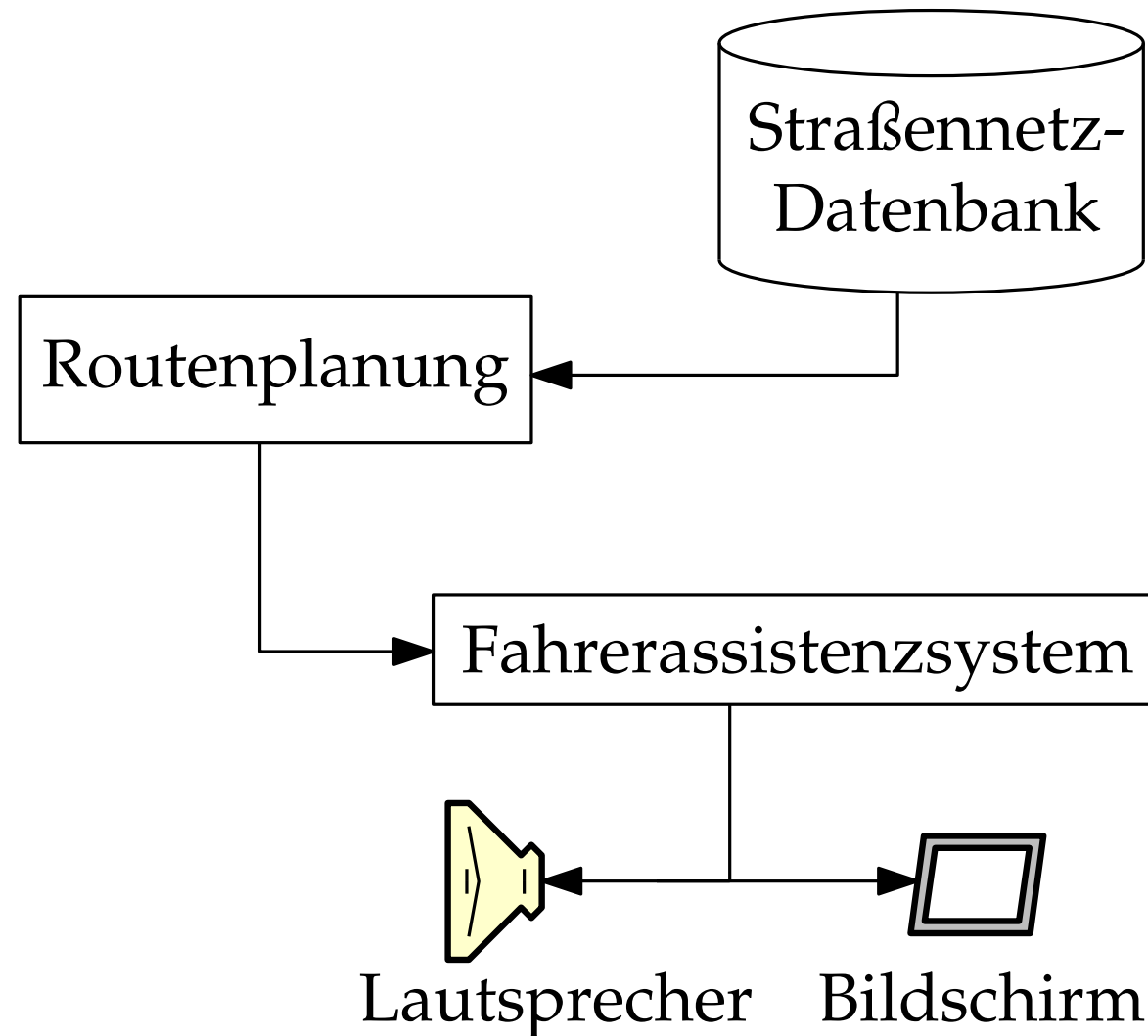
Navigationssysteme



Navigationssysteme

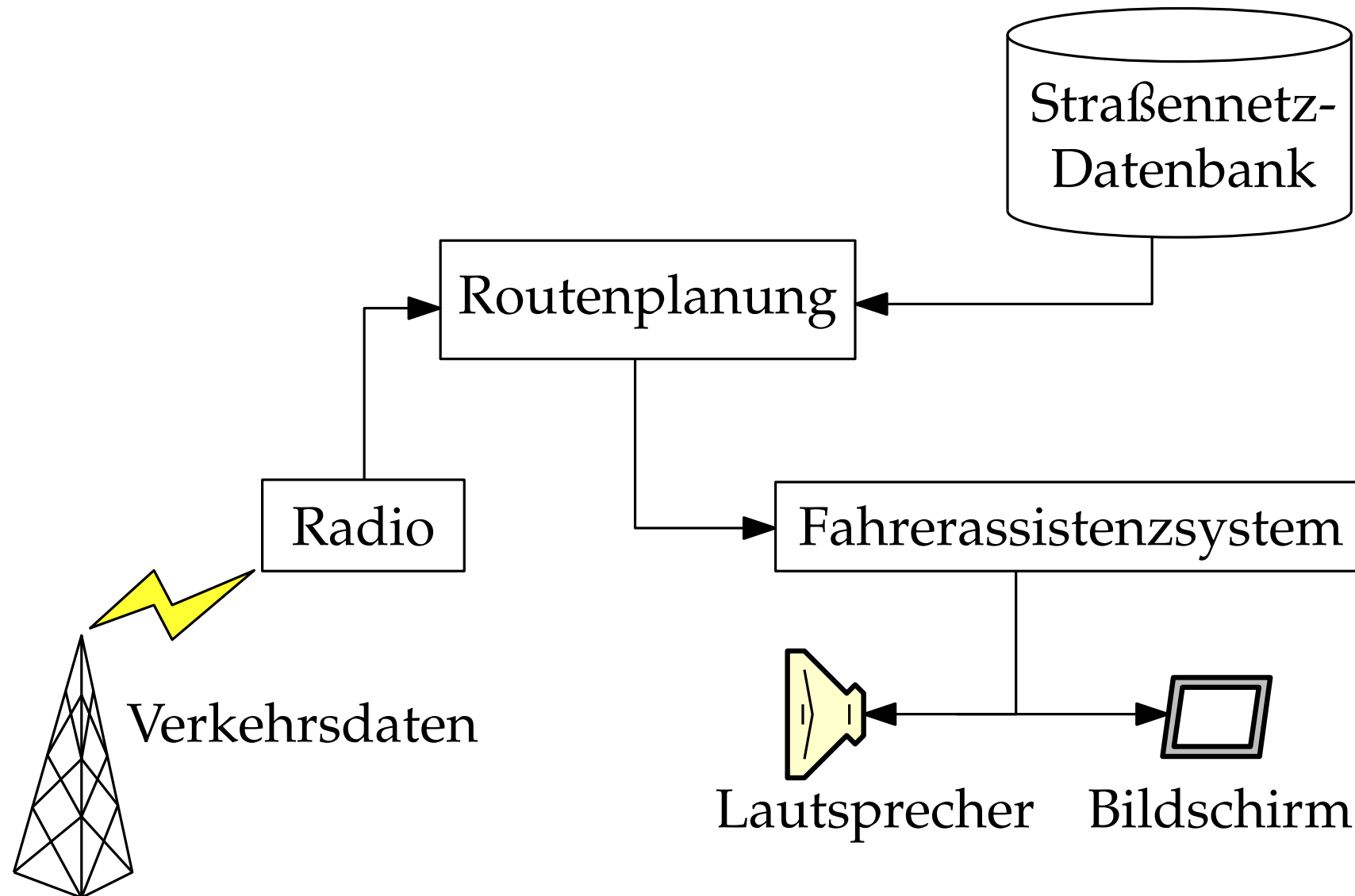


Navigationssysteme

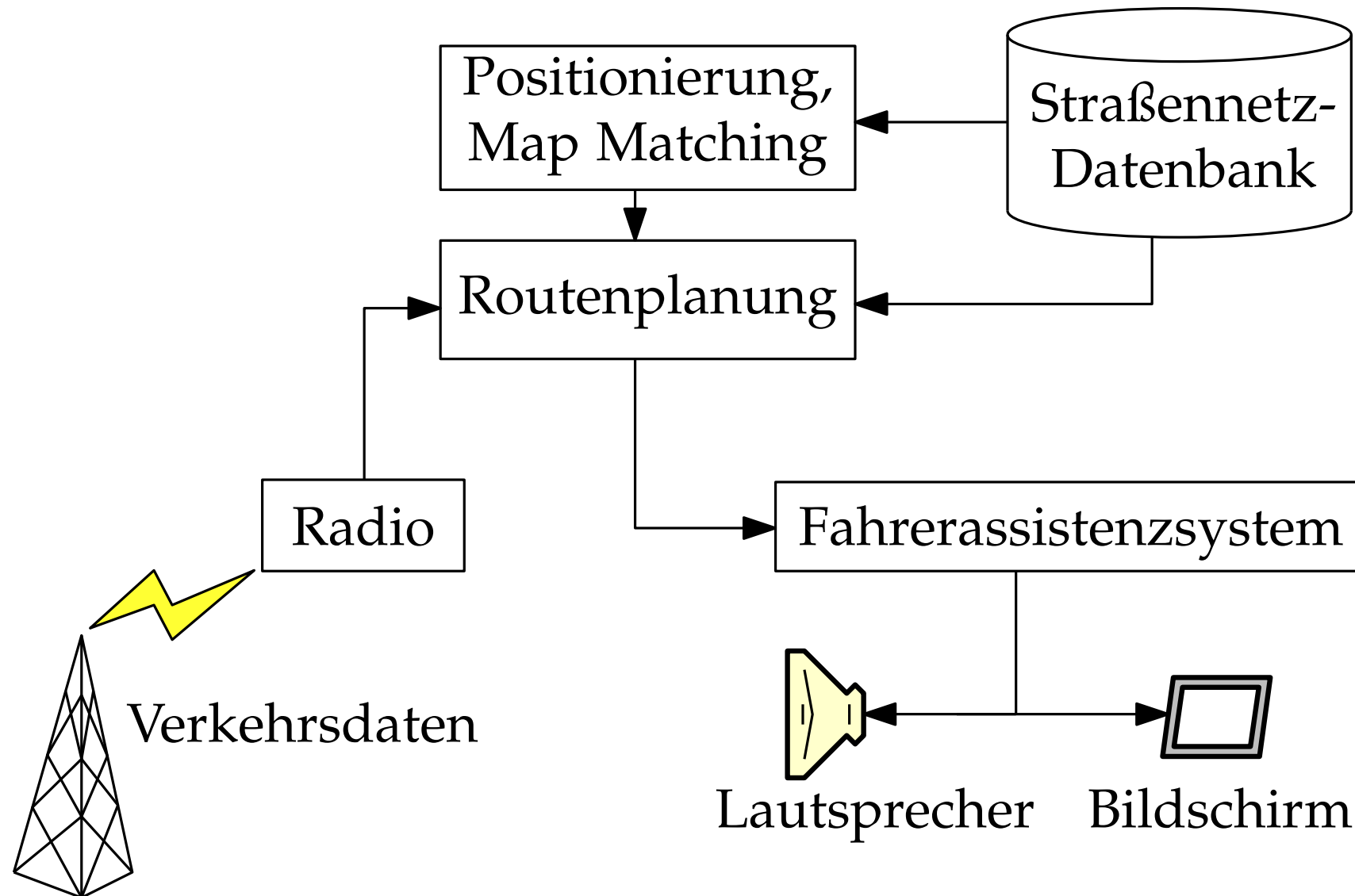


Navigationssysteme

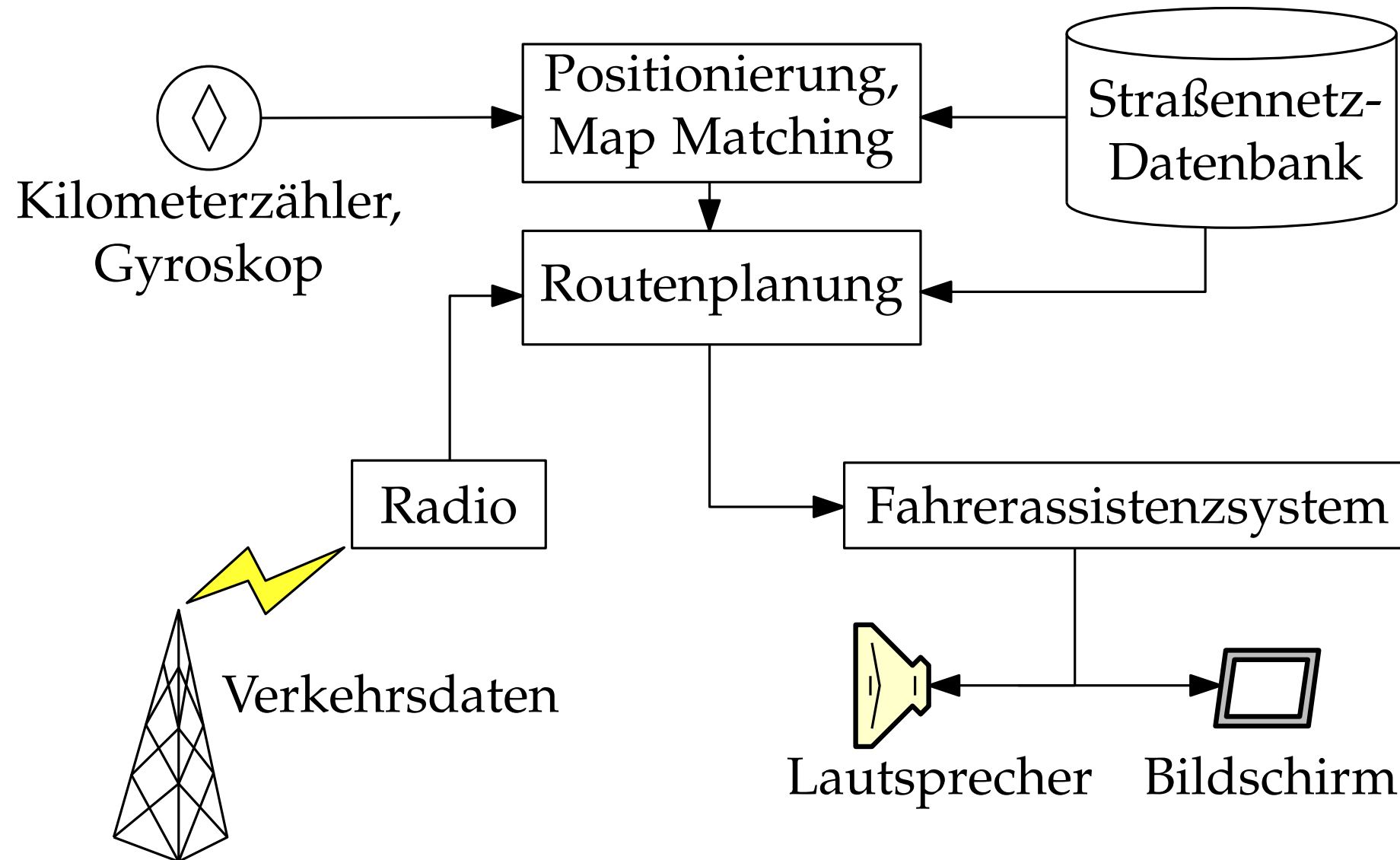
2 - 5



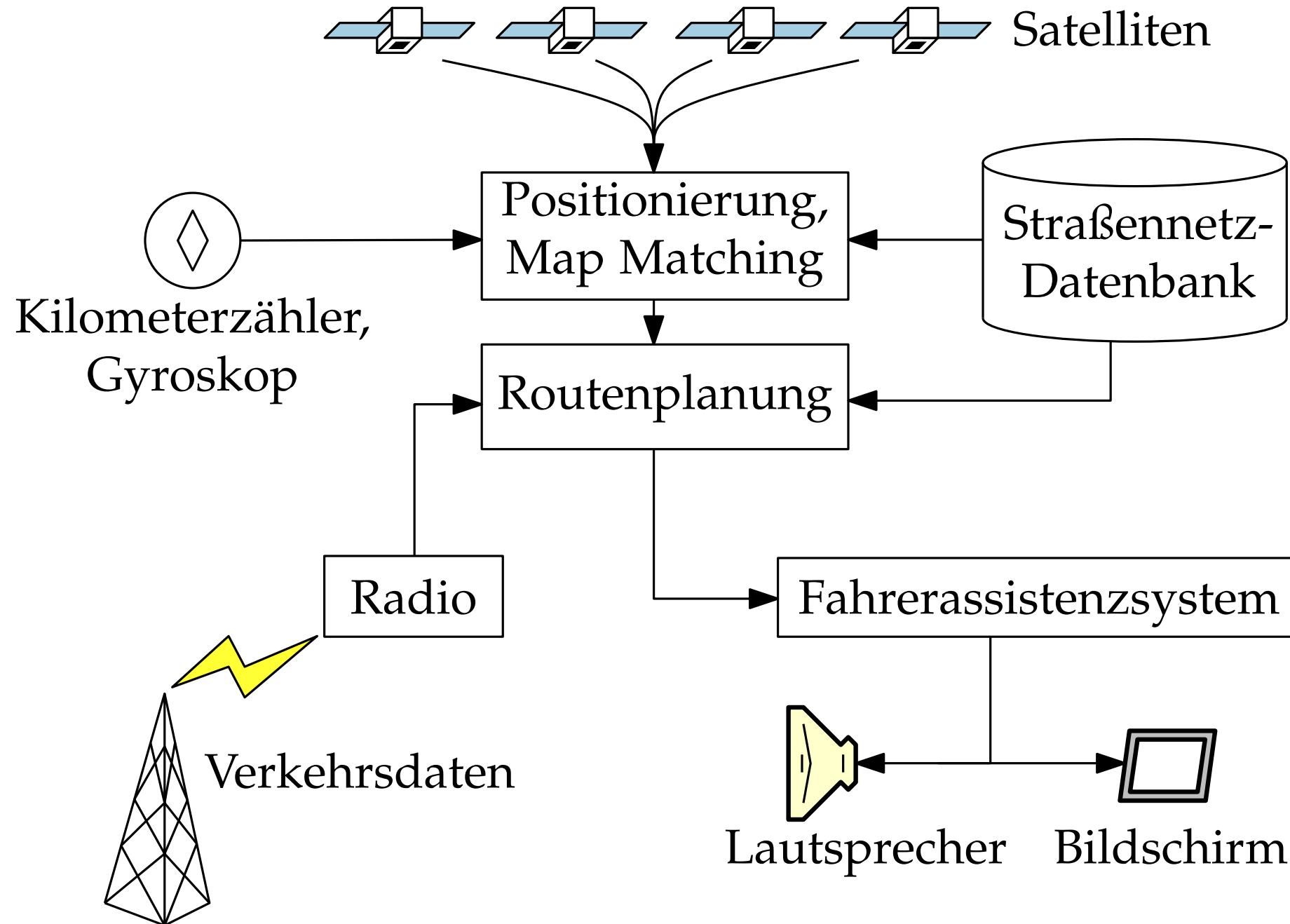
Navigationssysteme



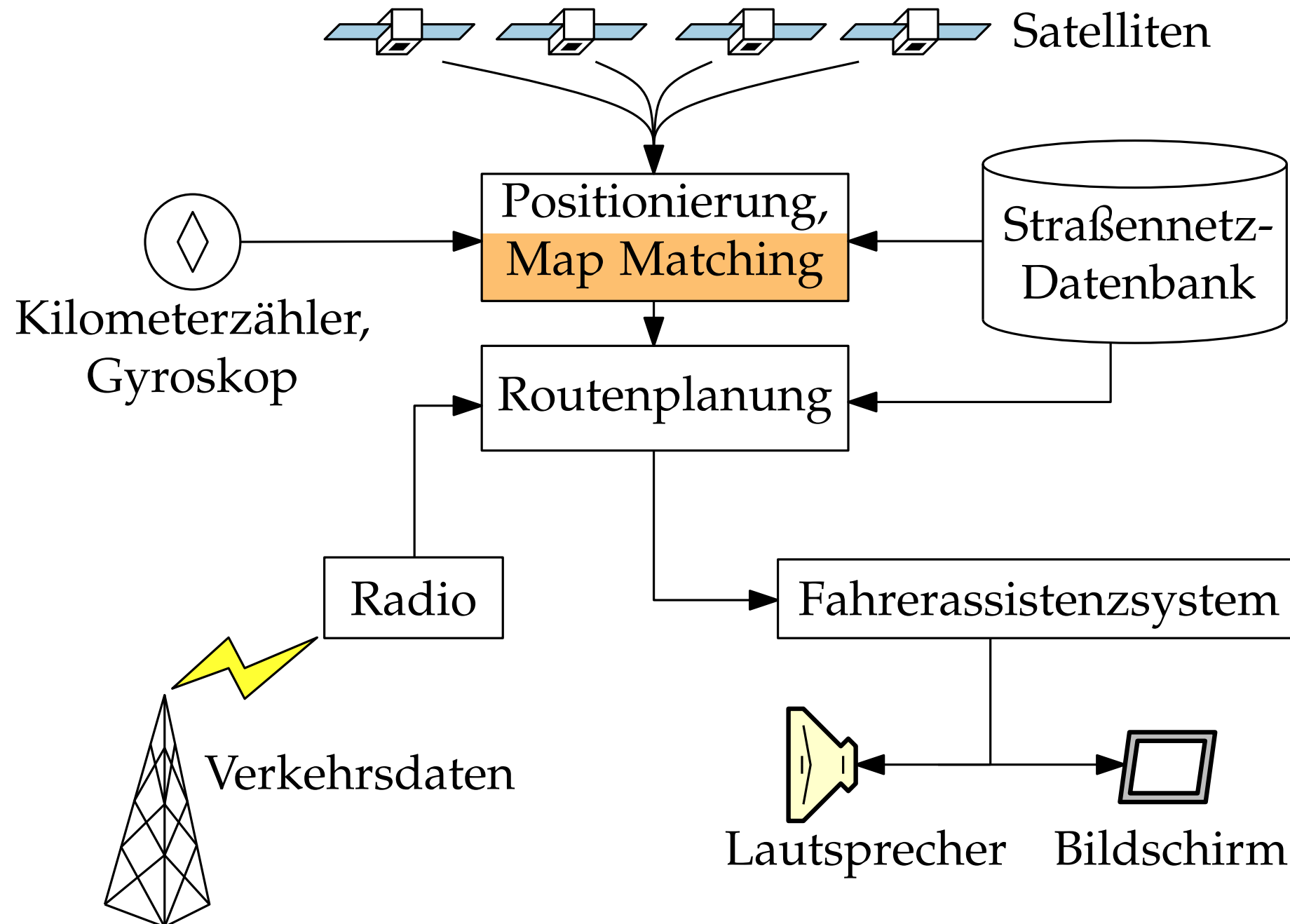
Navigationssysteme



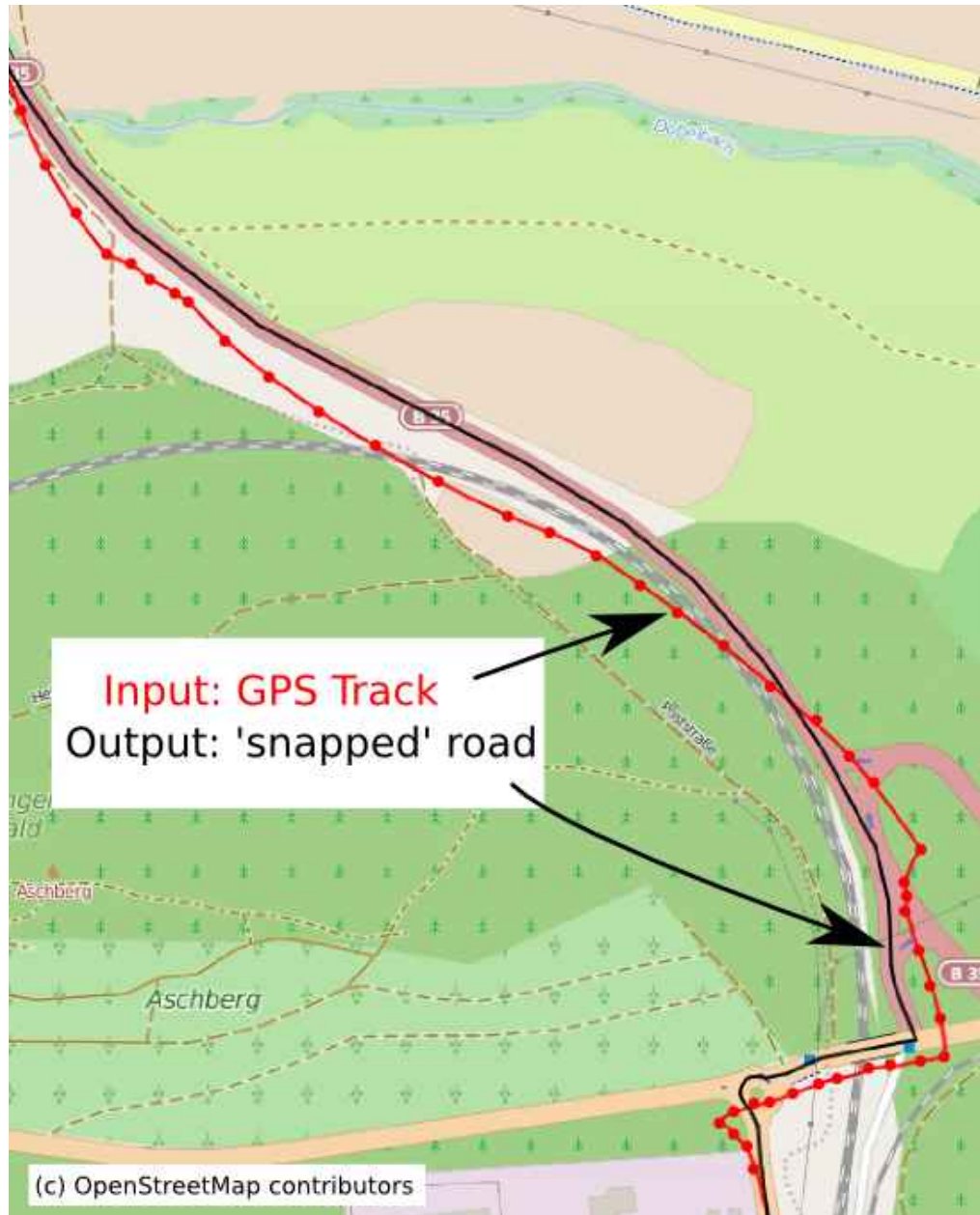
Navigationssysteme



Navigationssysteme



Map Matching



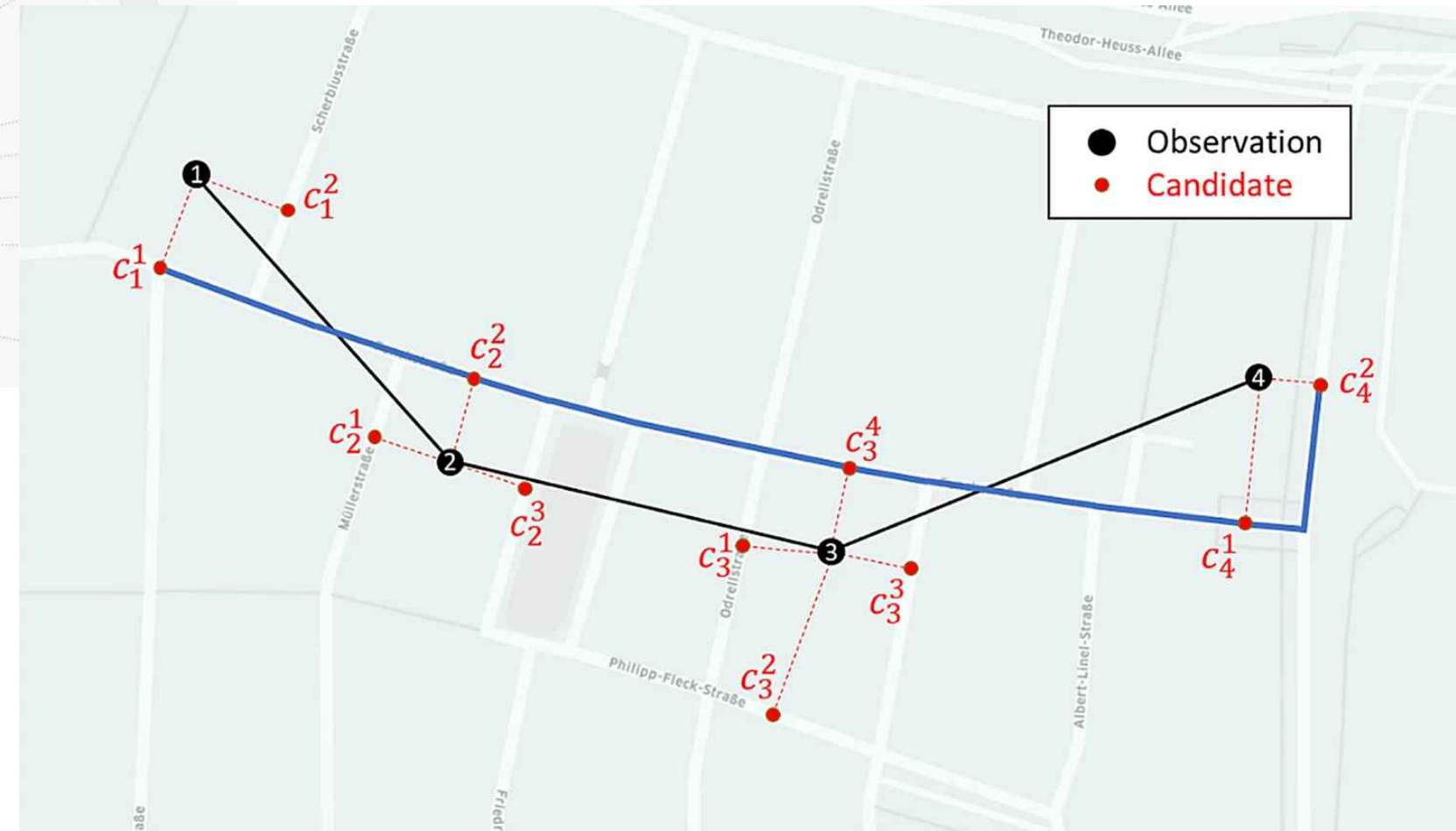
Map Matching



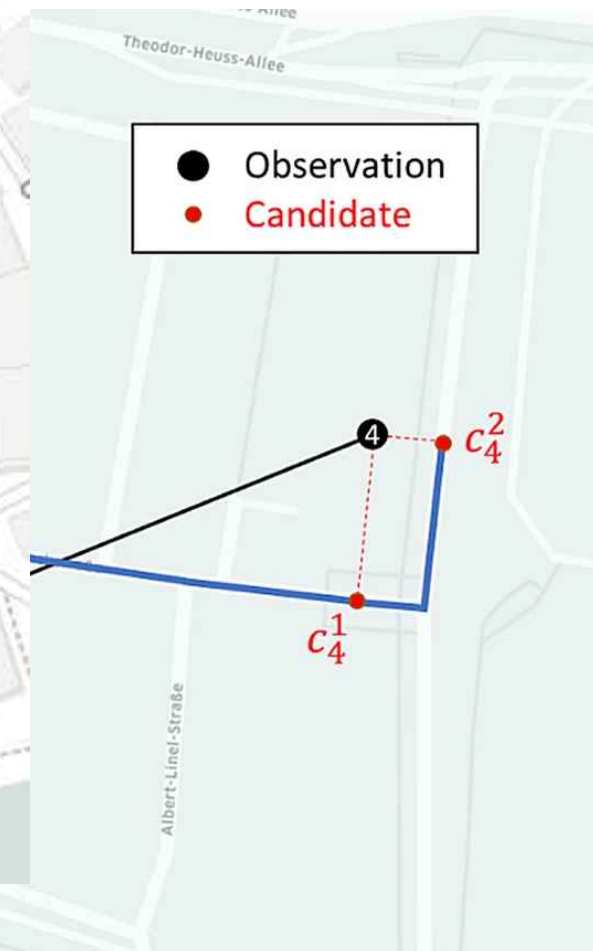
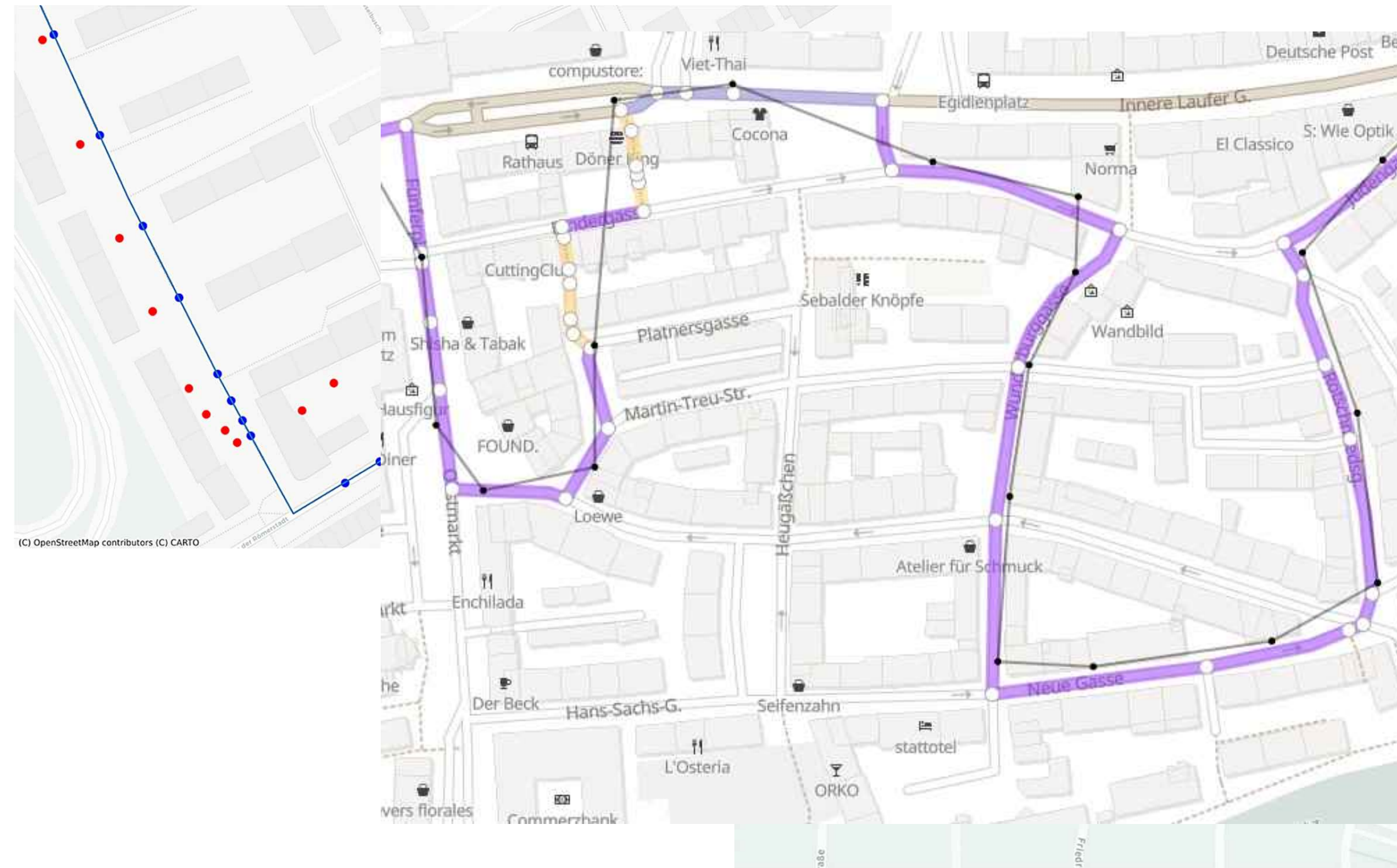
Map Matching



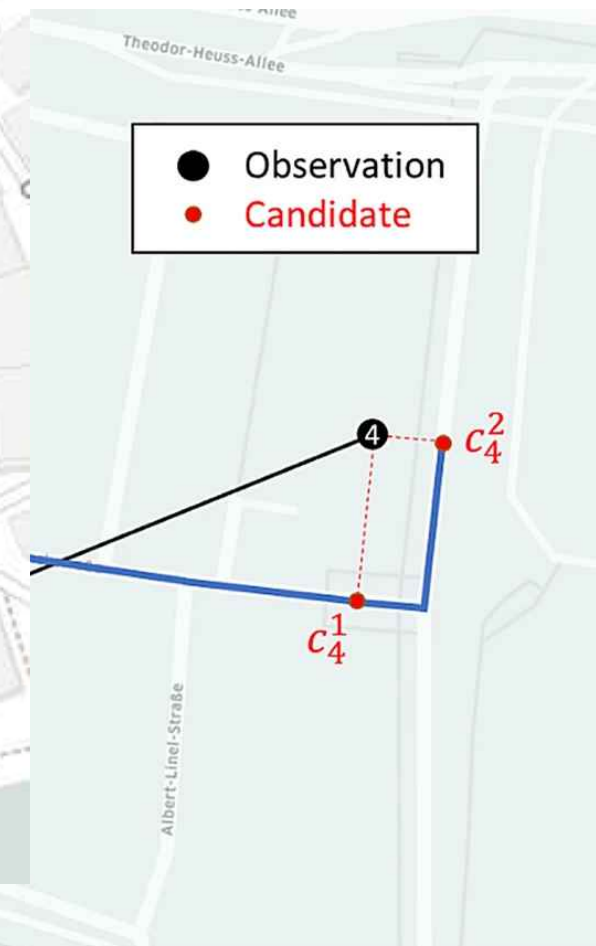
(C) OpenStreetMap contributors (C) CARTO



Map Matching



Map Matching



Demo. <https://www.geoapify.com/map-matching-api>

Schwierigkeiten



Schwierigkeiten

- Ungenaue Beobachtungen



Schwierigkeiten

- Ungenaue Beobachtungen



GPS: Positionsgenauigkeit ca. 20 m

[Wikipedia]



Schwierigkeiten



- Ungenaue Beobachtungen



GPS: Positionsgenauigkeit ca. 20 m

[Wikipedia]

- Abstrahierte/vereinfachte Repräsentation des Straßennetzes

Schwierigkeiten



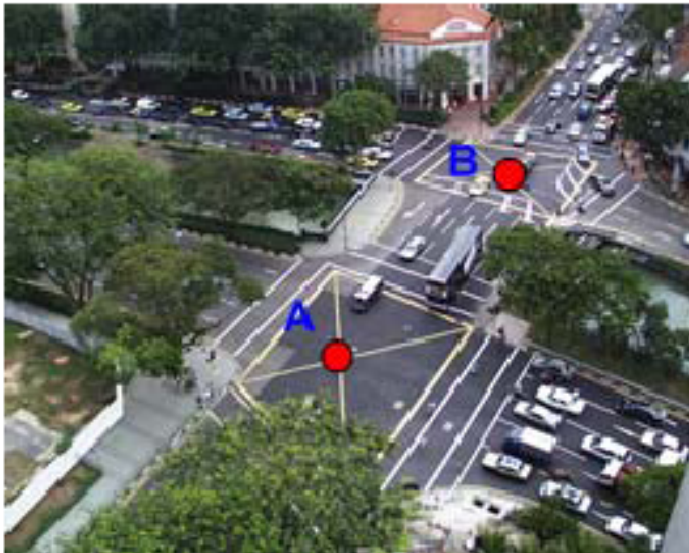
■ Ungenaue Beobachtungen



GPS: Positionsgenauigkeit ca. 20 m

[Wikipedia]

■ Abstrahierte/vereinfachte Repräsentation des Straßennetzes



tatsächliche Straßenkreuzung

Schwierigkeiten

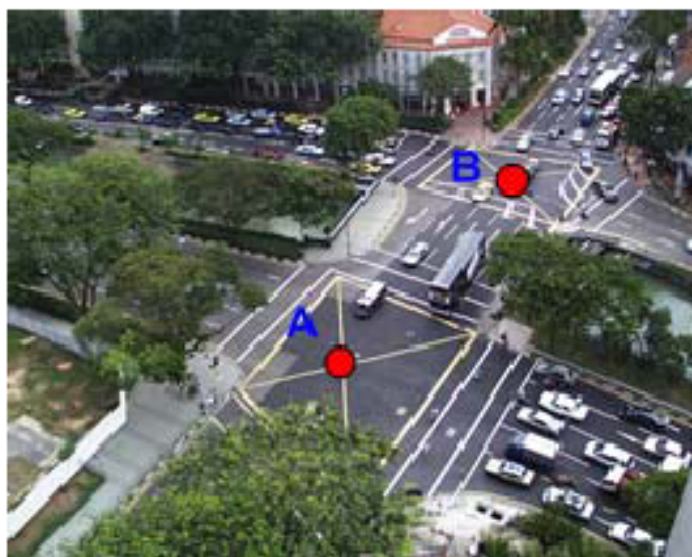
■ Ungenaue Beobachtungen



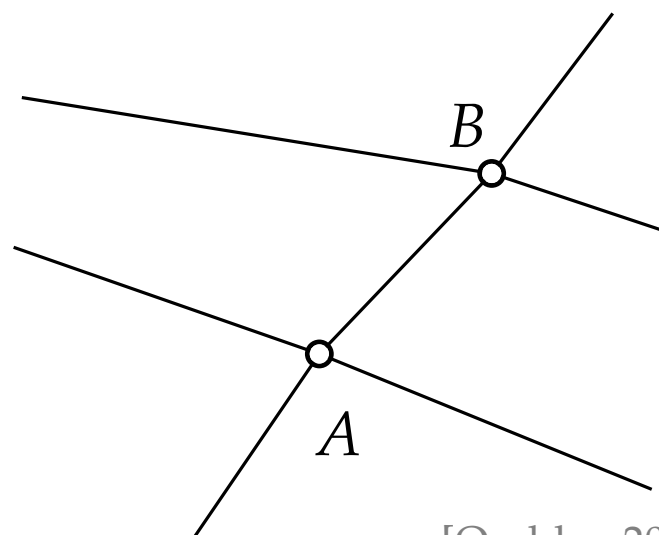
GPS: Positionsgenauigkeit ca. 20 m

[Wikipedia]

■ Abstrahierte/vereinfachte Repräsentation des Straßennetzes



tatsächliche Straßenkreuzung



[Quddus 2006]

Repräsentation als Graph

Schwierigkeiten

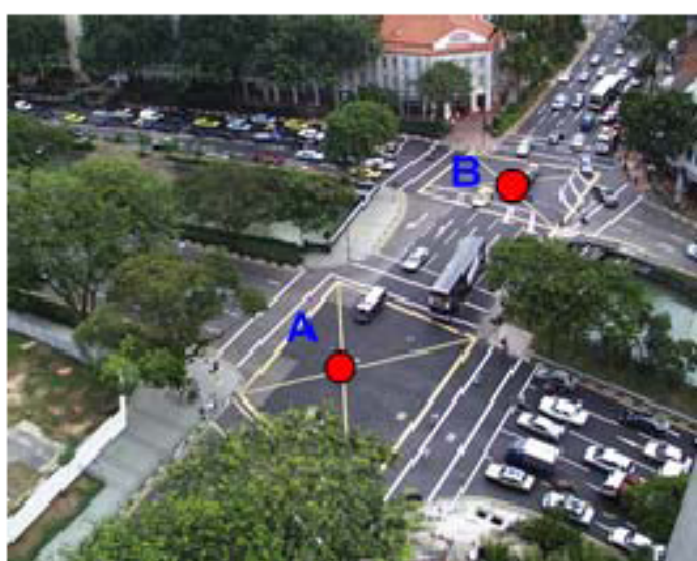
■ Ungenaue Beobachtungen



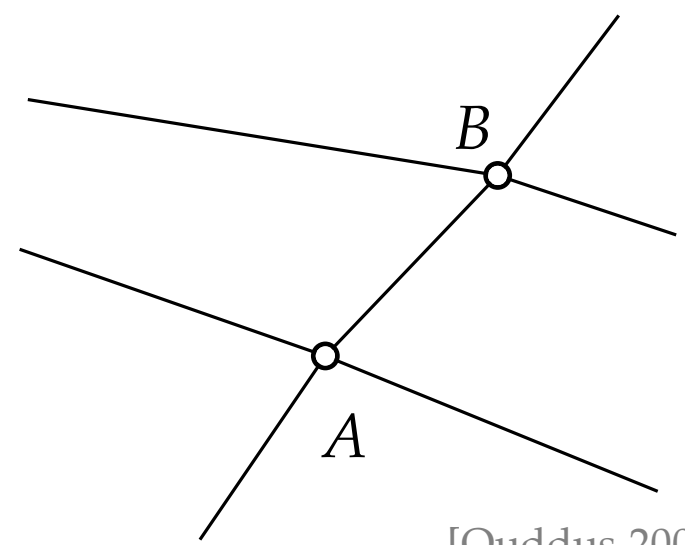
GPS: Positionsgenauigkeit ca. 20 m

[Wikipedia]

■ Abstrahierte/vereinfachte Repräsentation des Straßennetzes

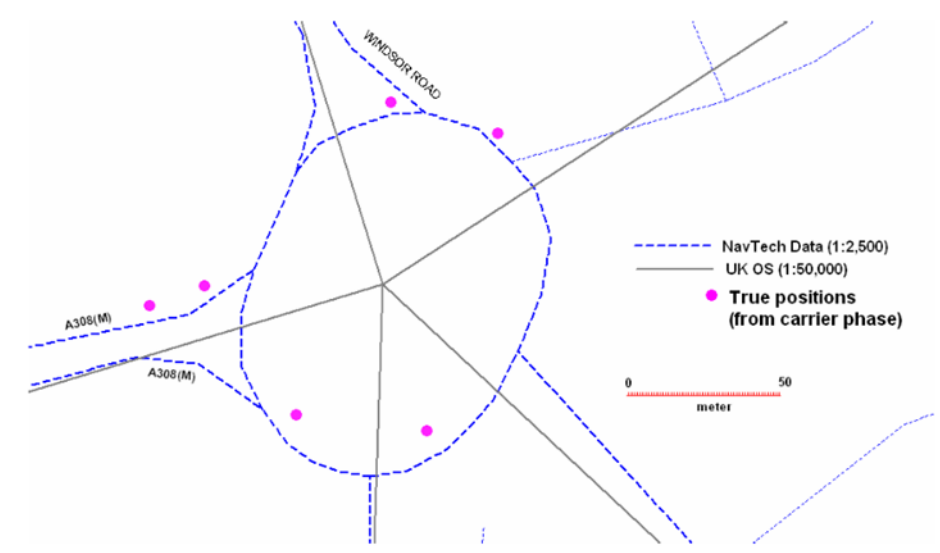


tatsächliche Straßenkreuzung



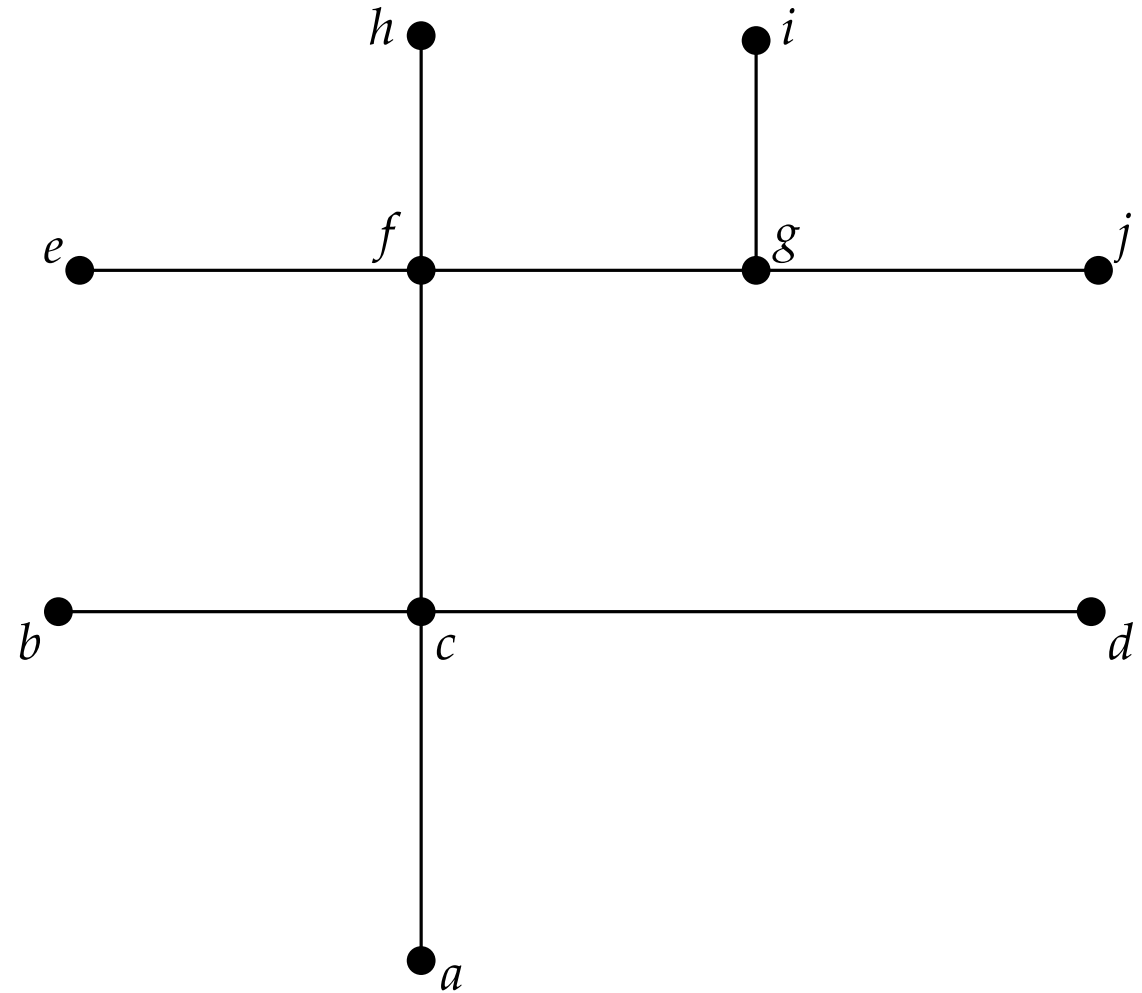
[Quddus 2006]

Repräsentation als Graph

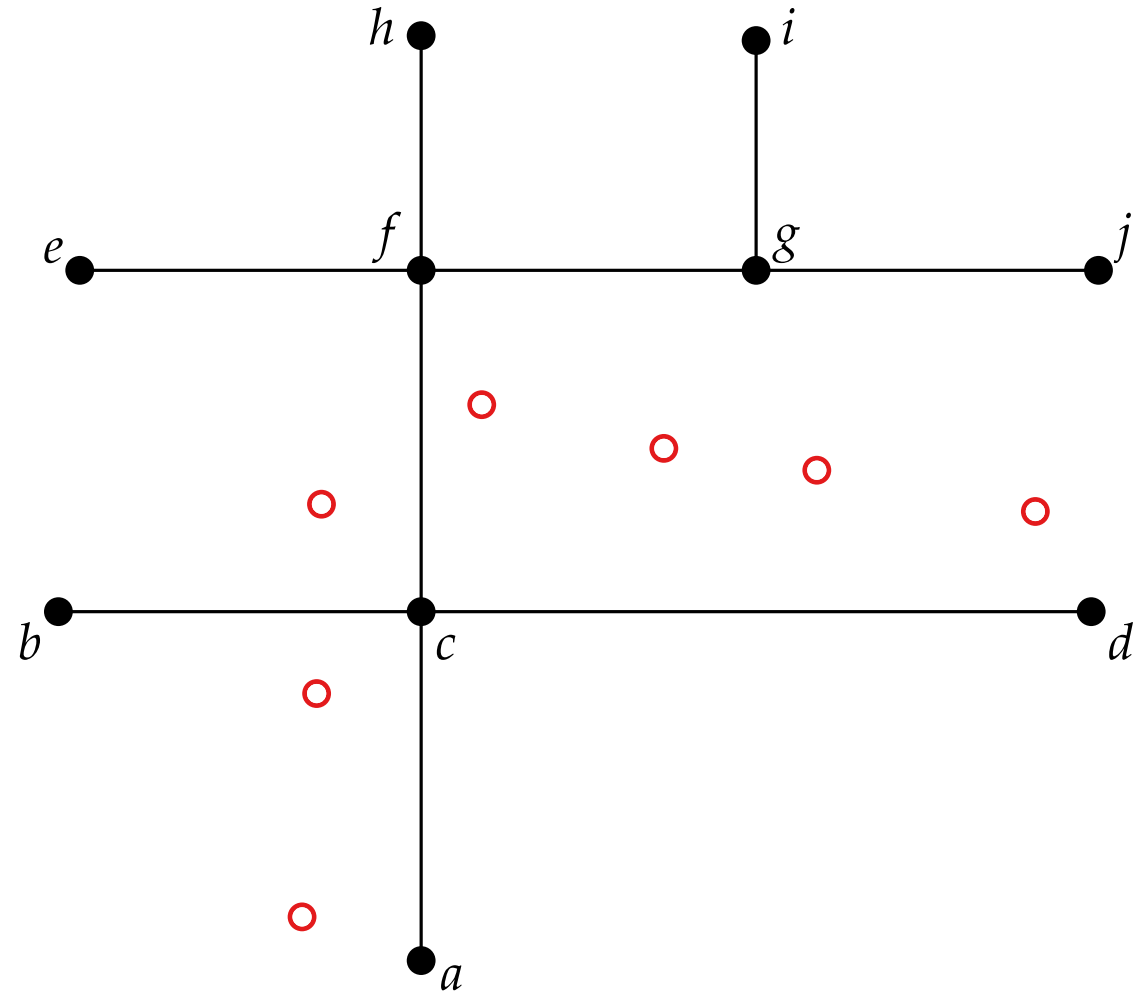


Unterschiede zweier Datensätze

Naive Ansätze

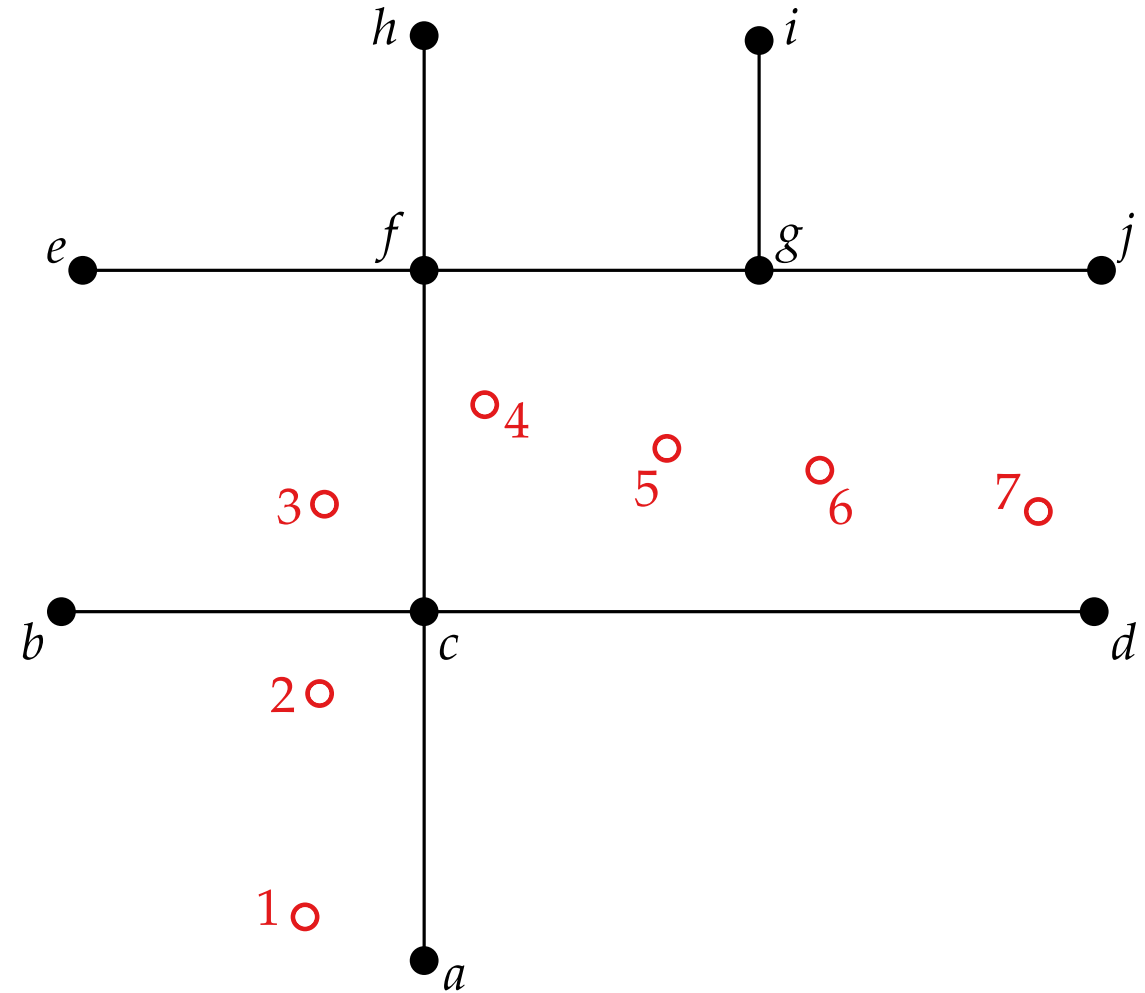


Naive Ansätze



Naive Ansätze

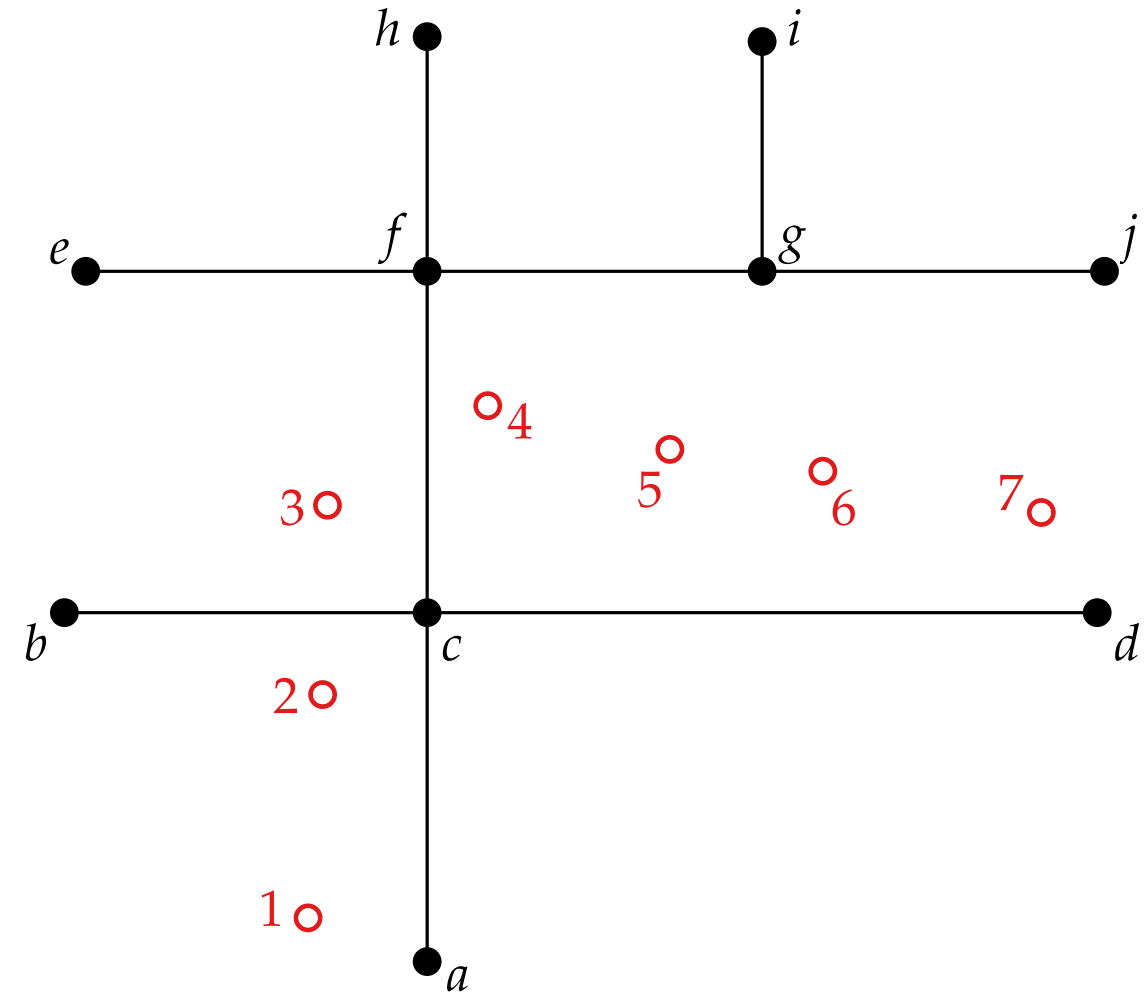
5 - 3



Naive Ansätze



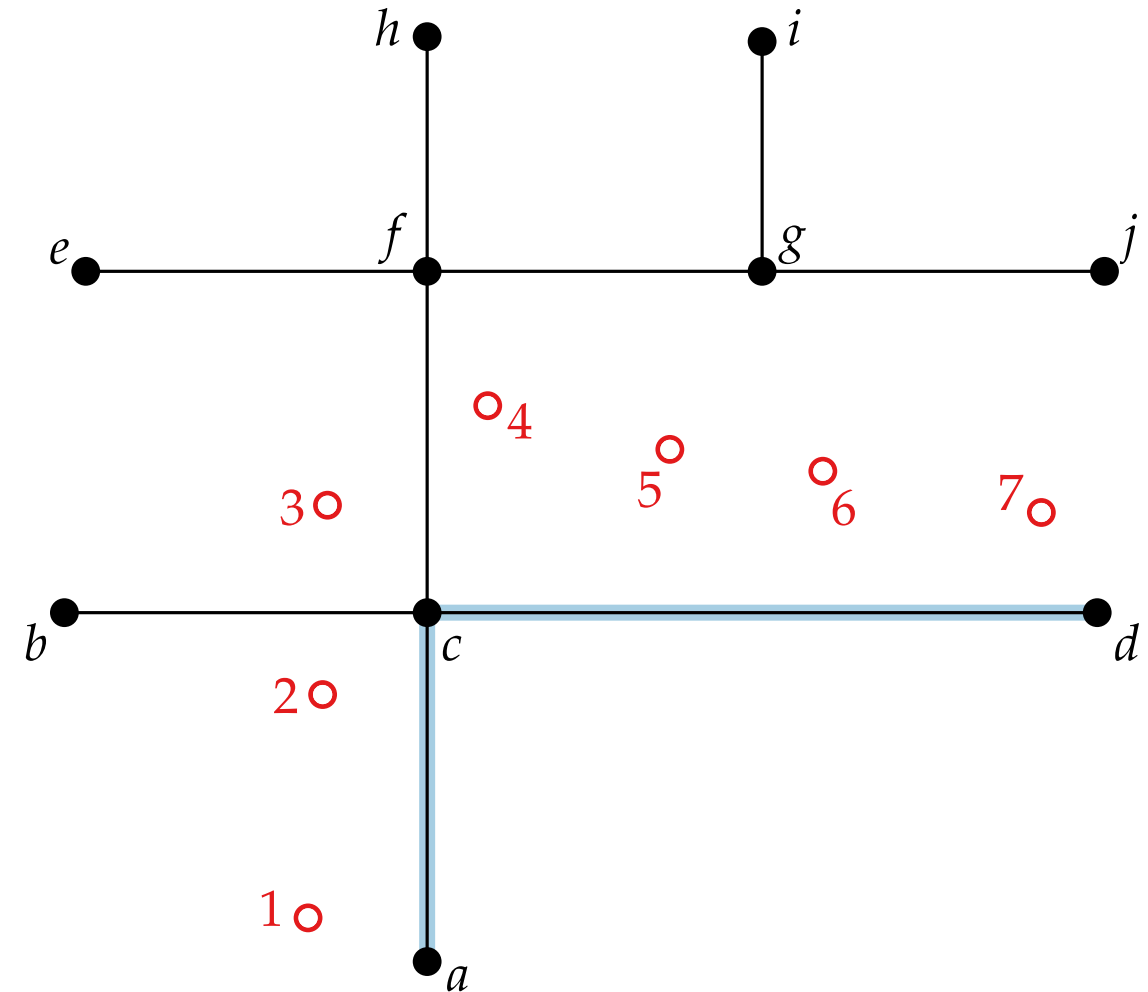
- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?



Naive Ansätze



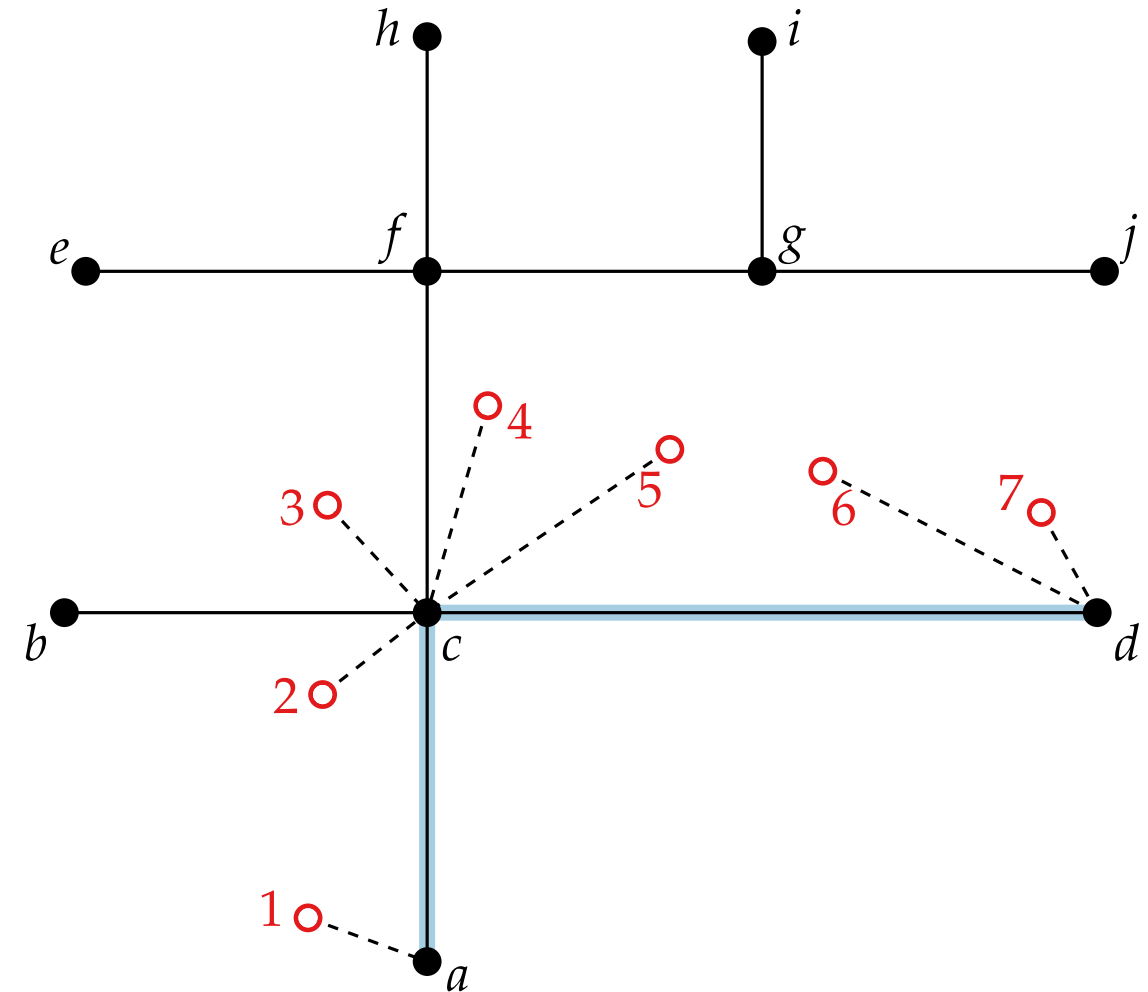
- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$



Naive Ansätze



- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$



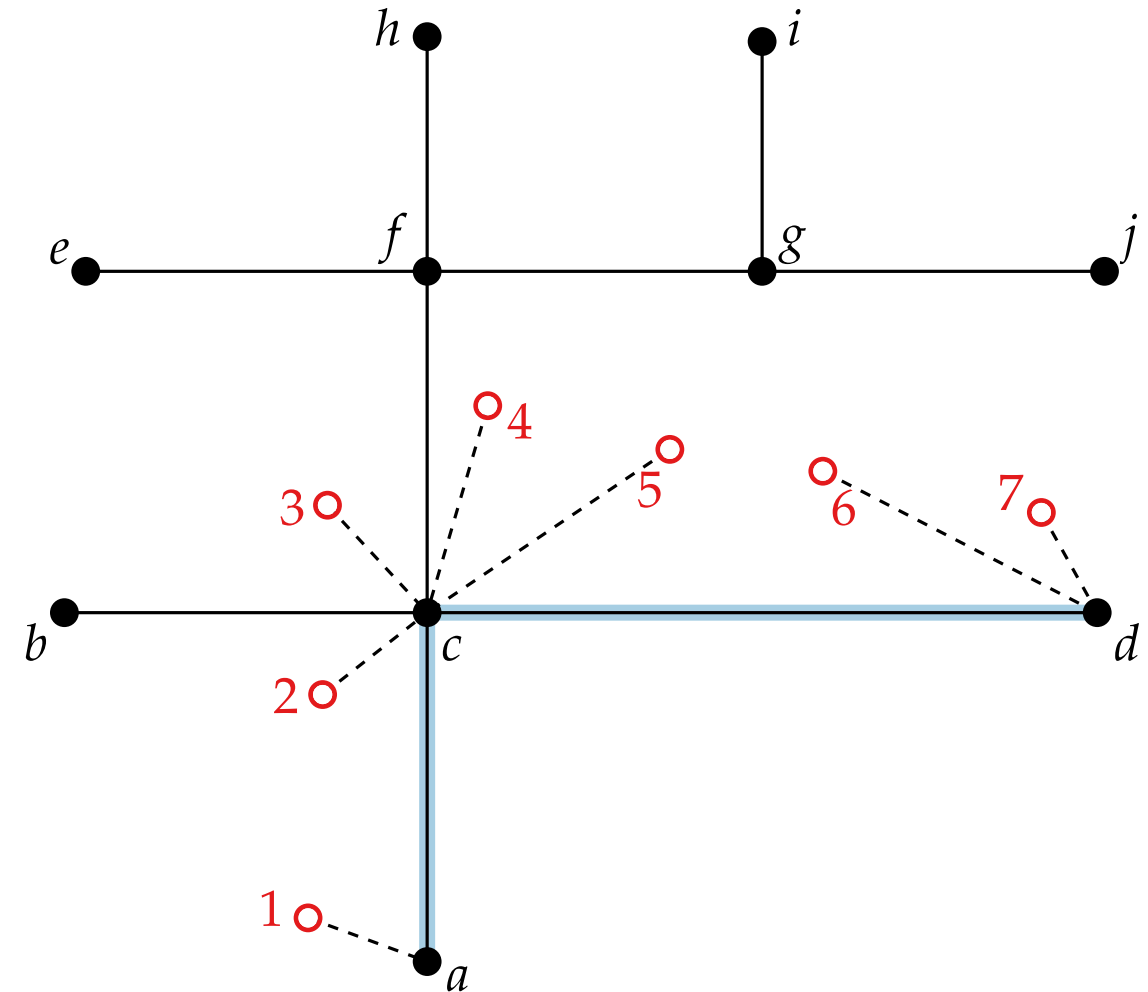
Naive Ansätze



■ Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?

■ $a - c - d$?

■ $a - c - f - g$?



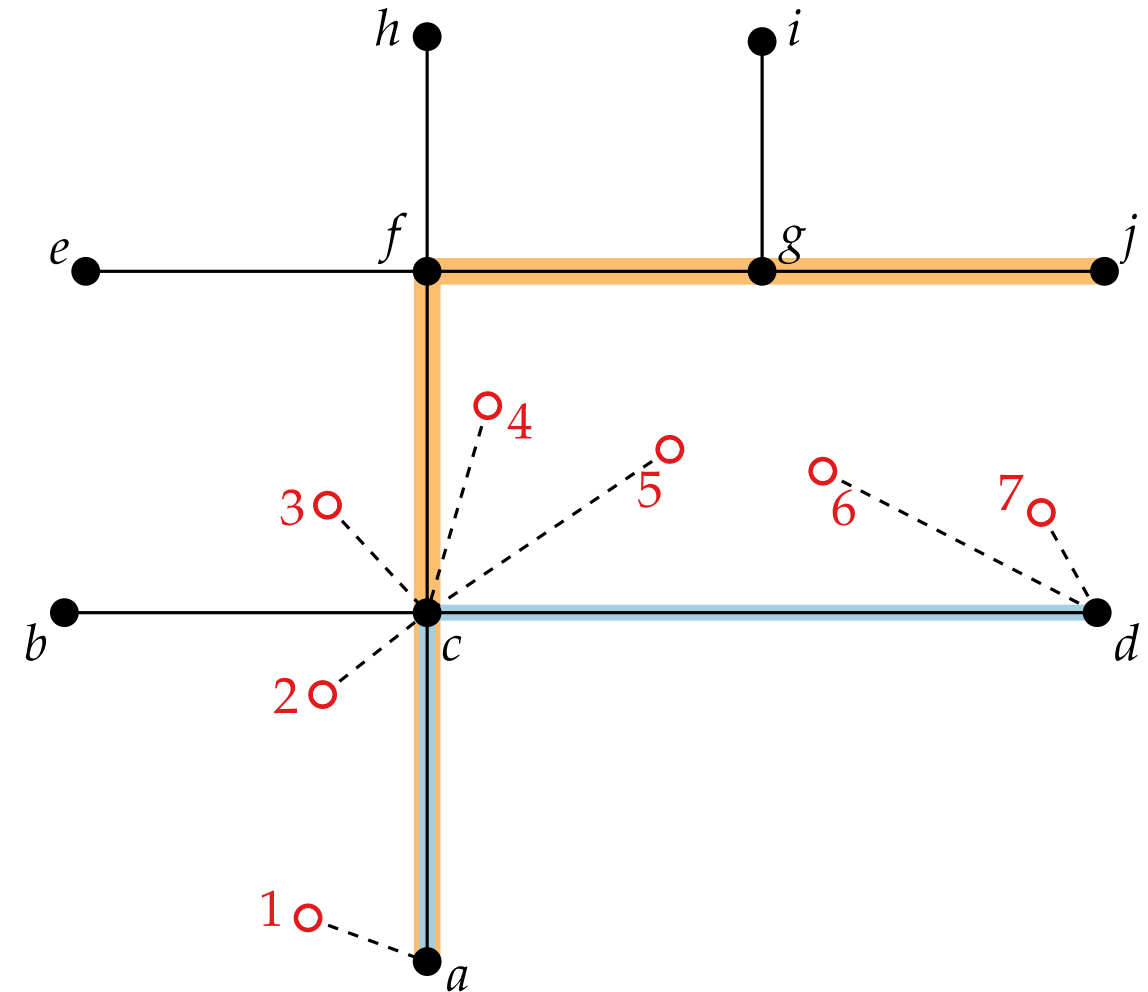
Naive Ansätze



■ Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?

■ $a - c - d$?

■ $a - c - f - g$?



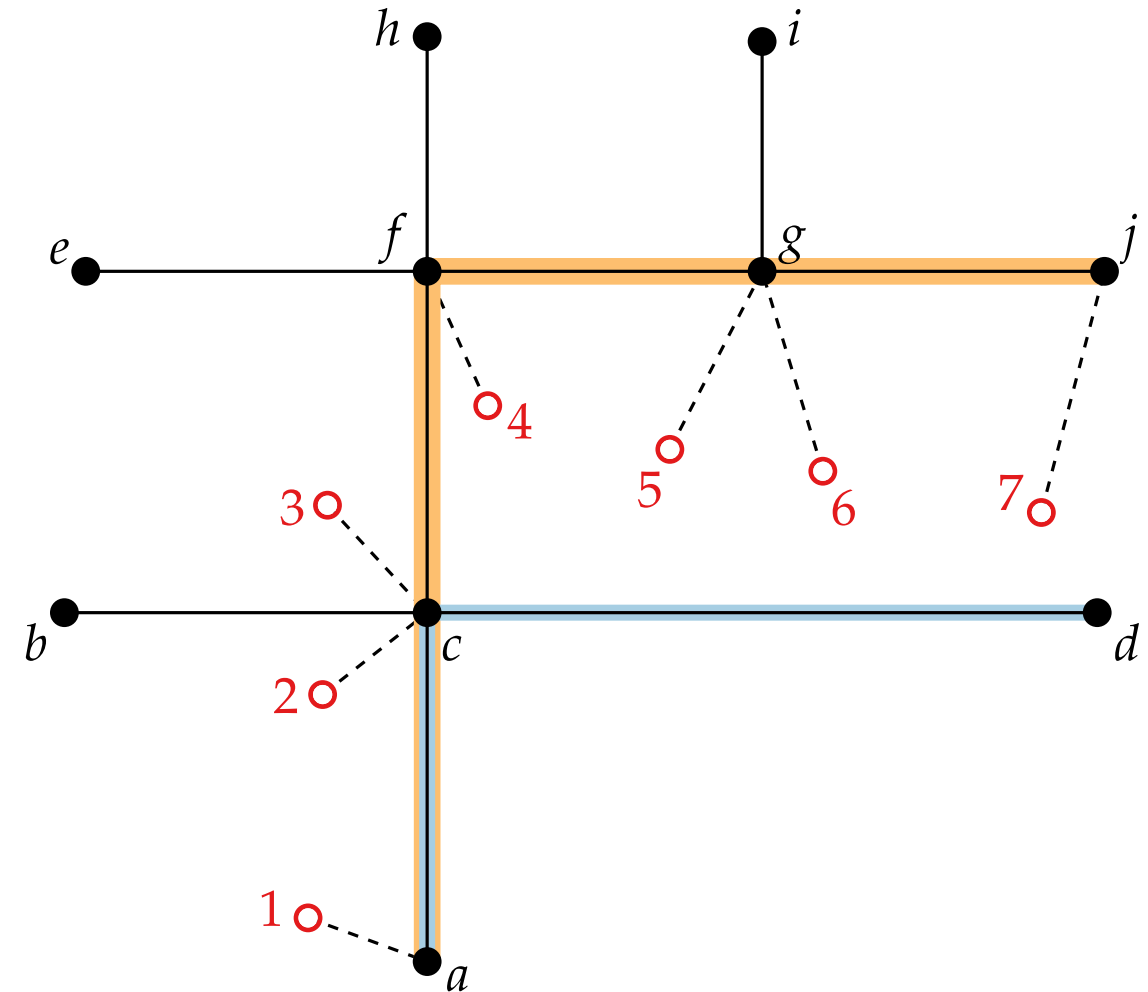
Naive Ansätze



■ Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?

■ $a - c - d$?

■ $a - c - f - g$?



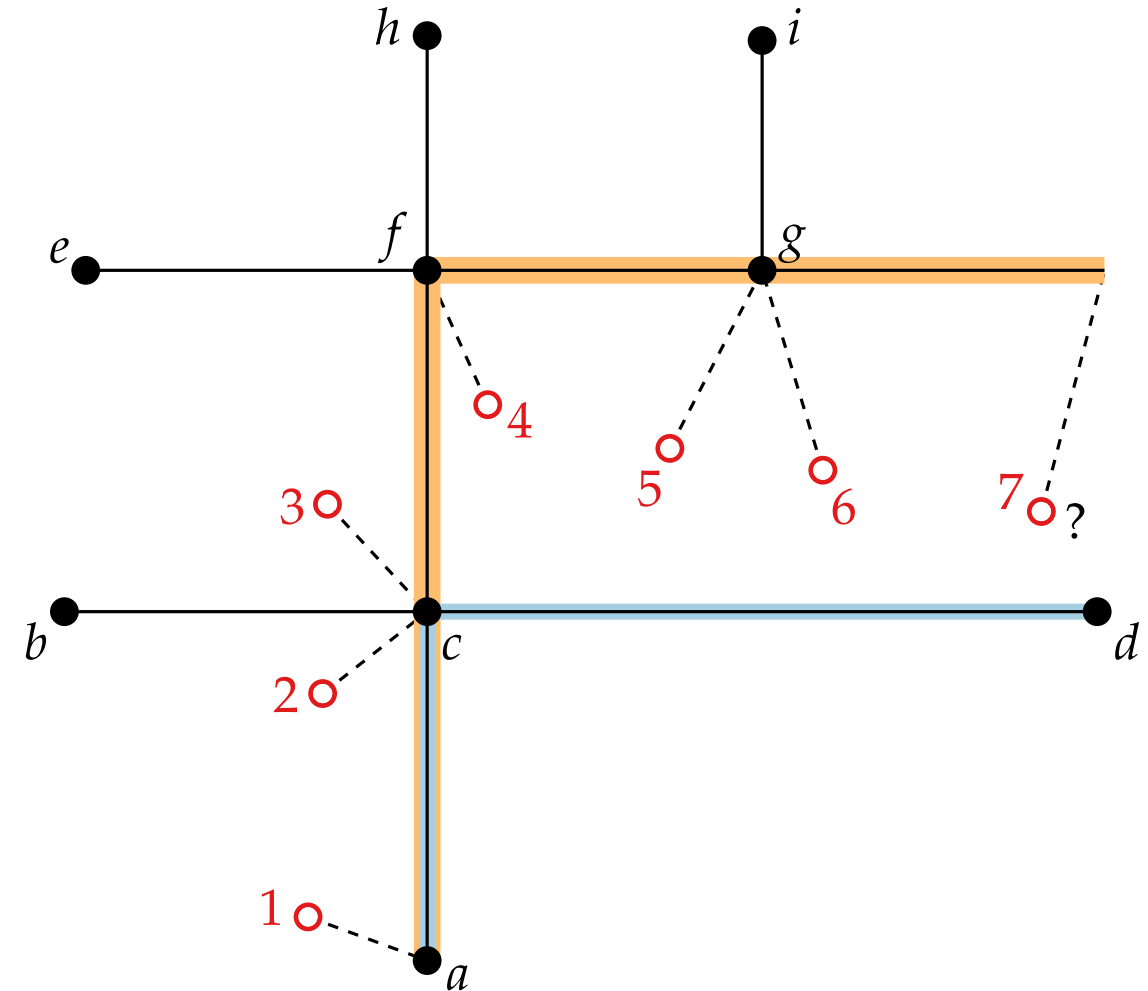


Naive Ansätze

■ Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?

■ $a - c - d$?

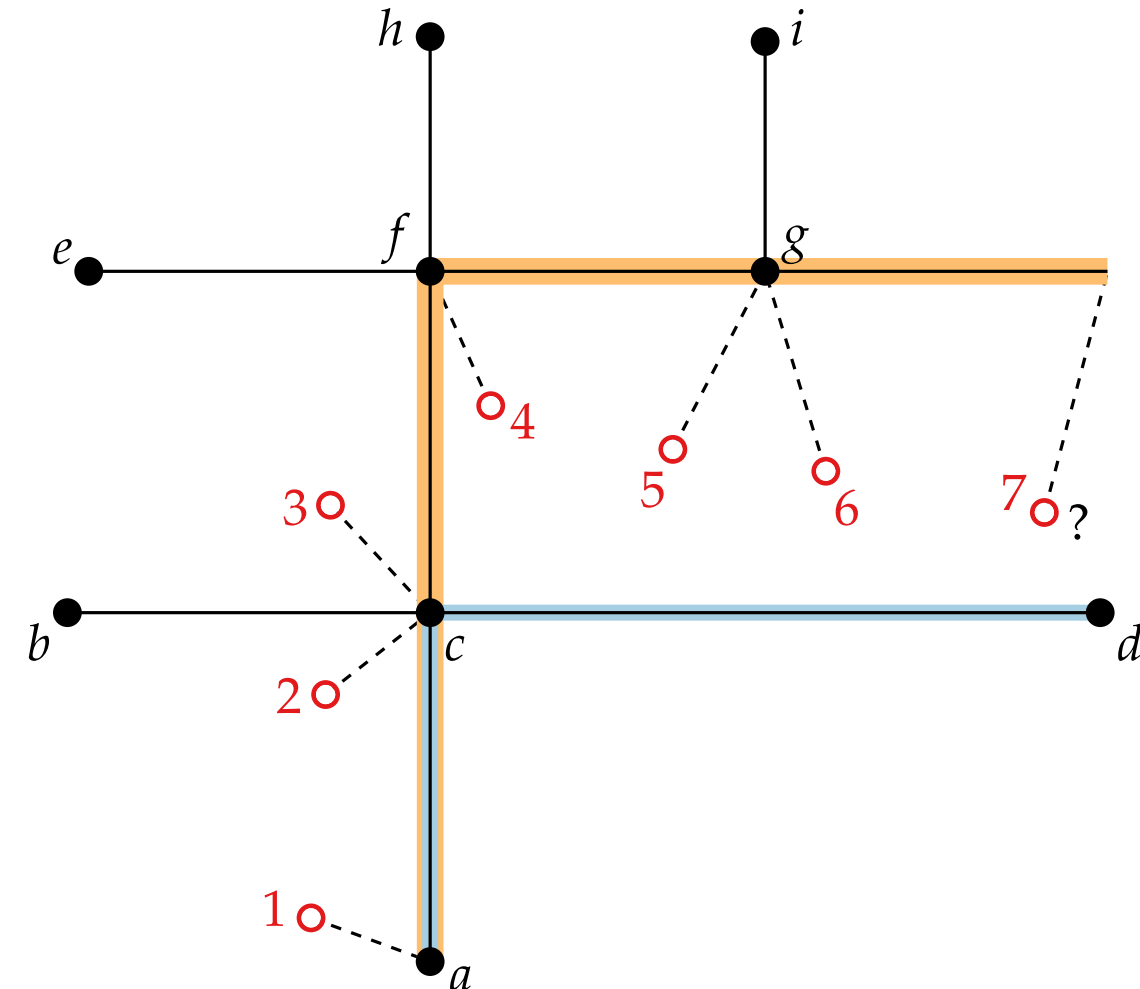
■ $a - c - f - g$?



Naive Ansätze



- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

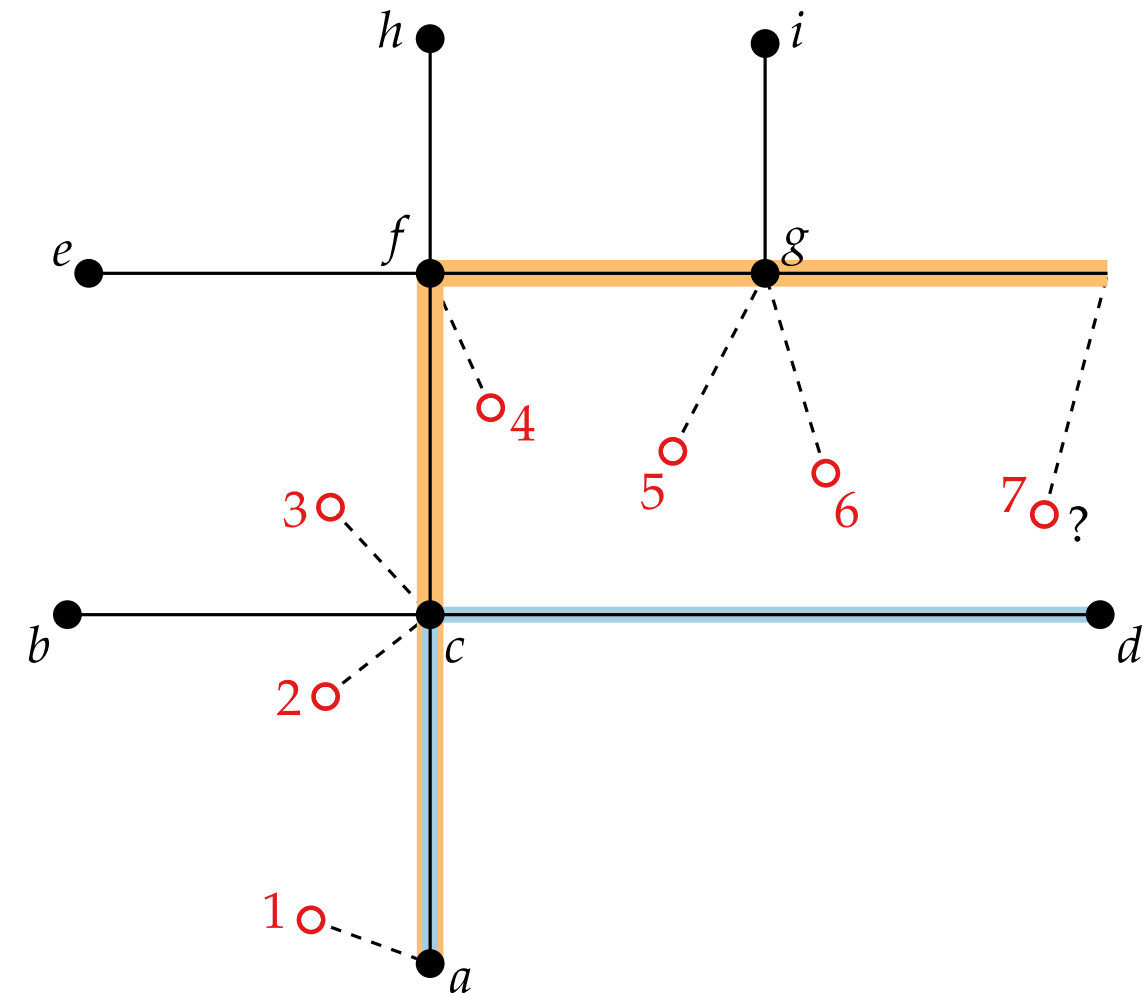




Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

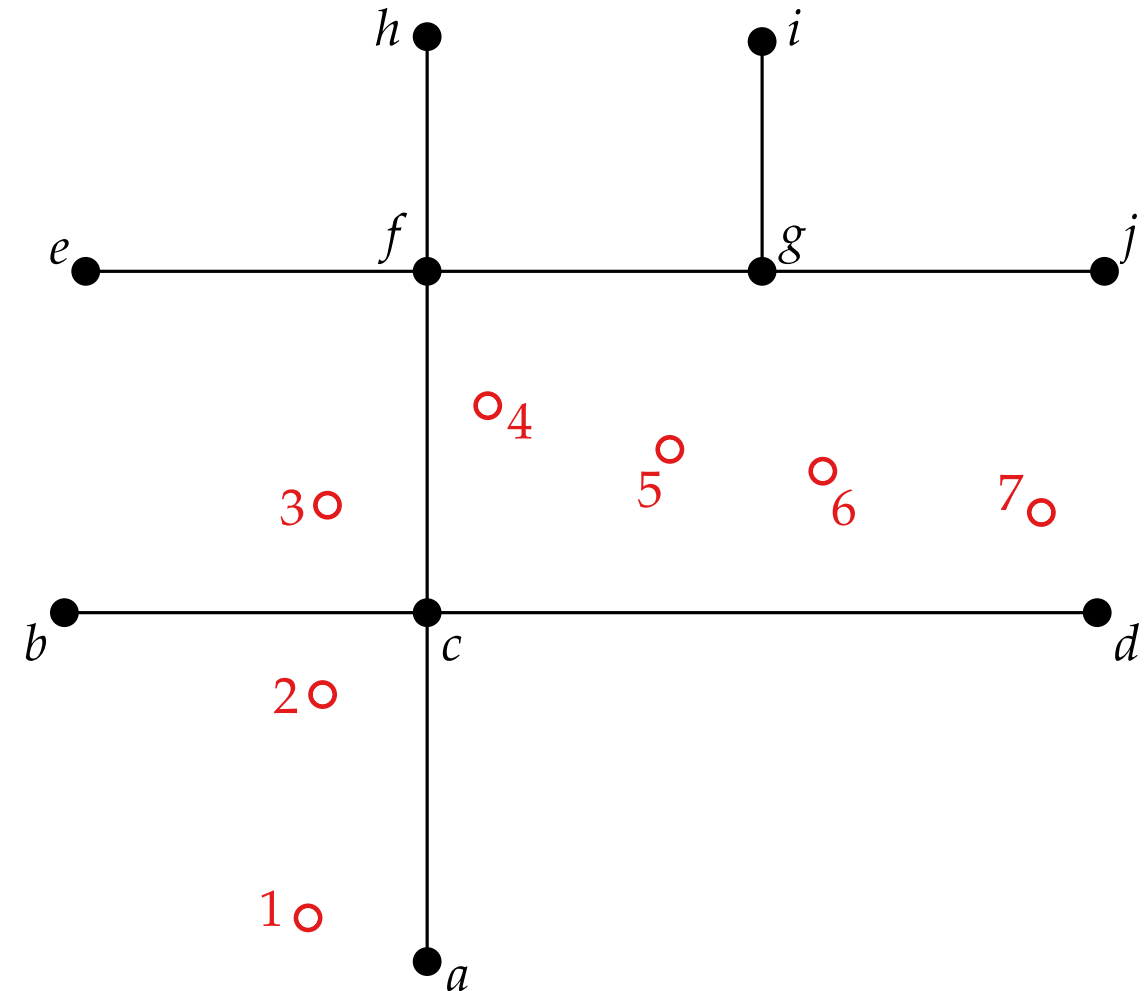




Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?



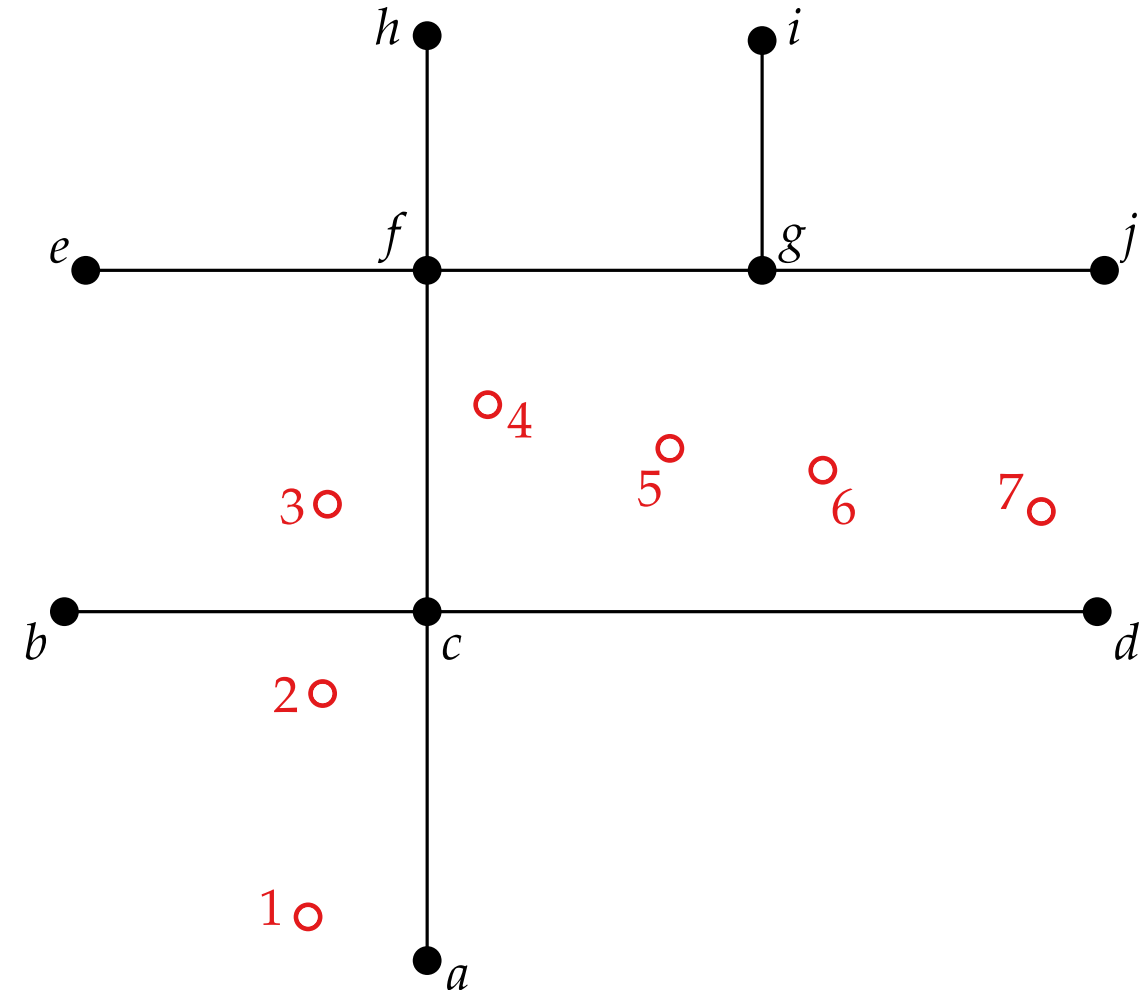


Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

- Punkt-zu-Punkt-Zuordnung



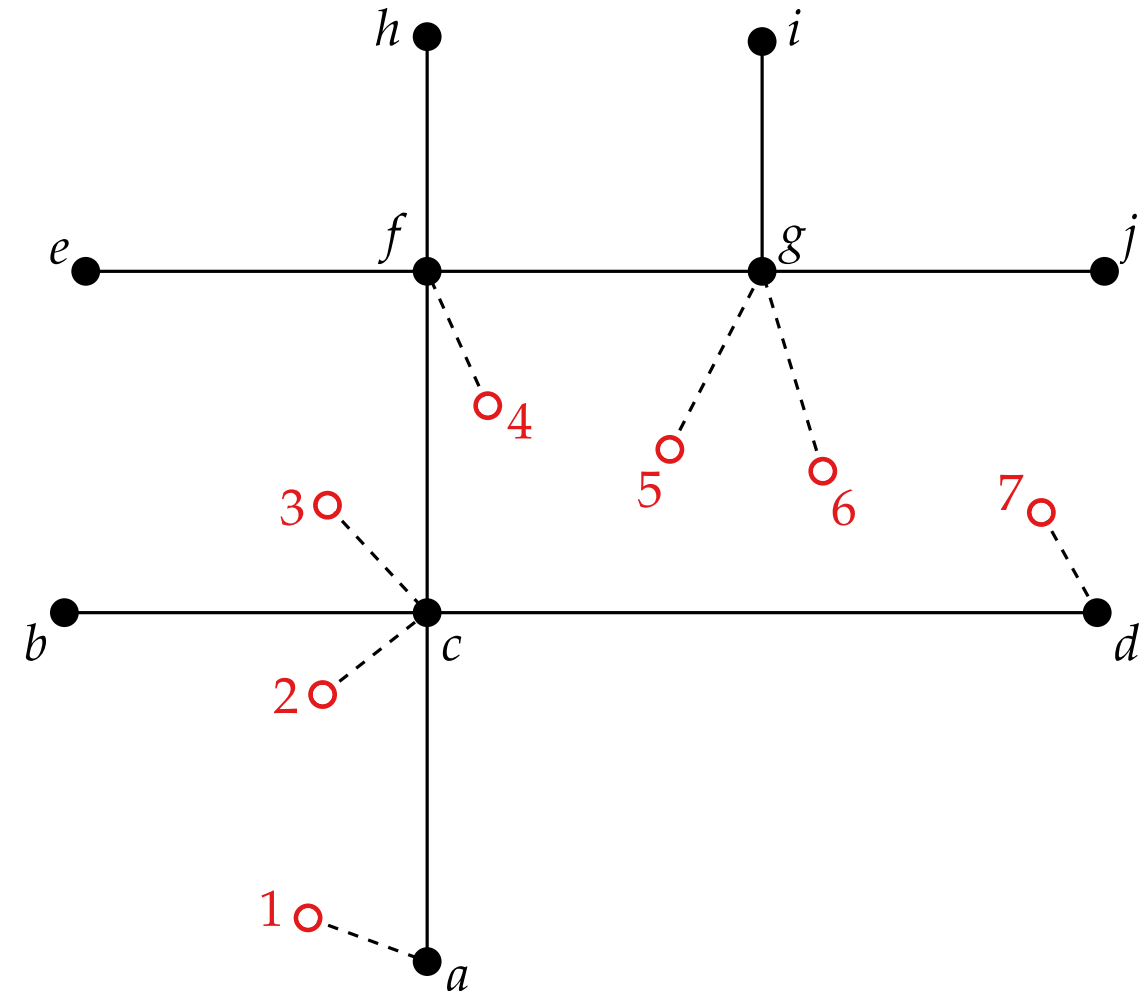


Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

- Punkt-zu-Punkt-Zuordnung



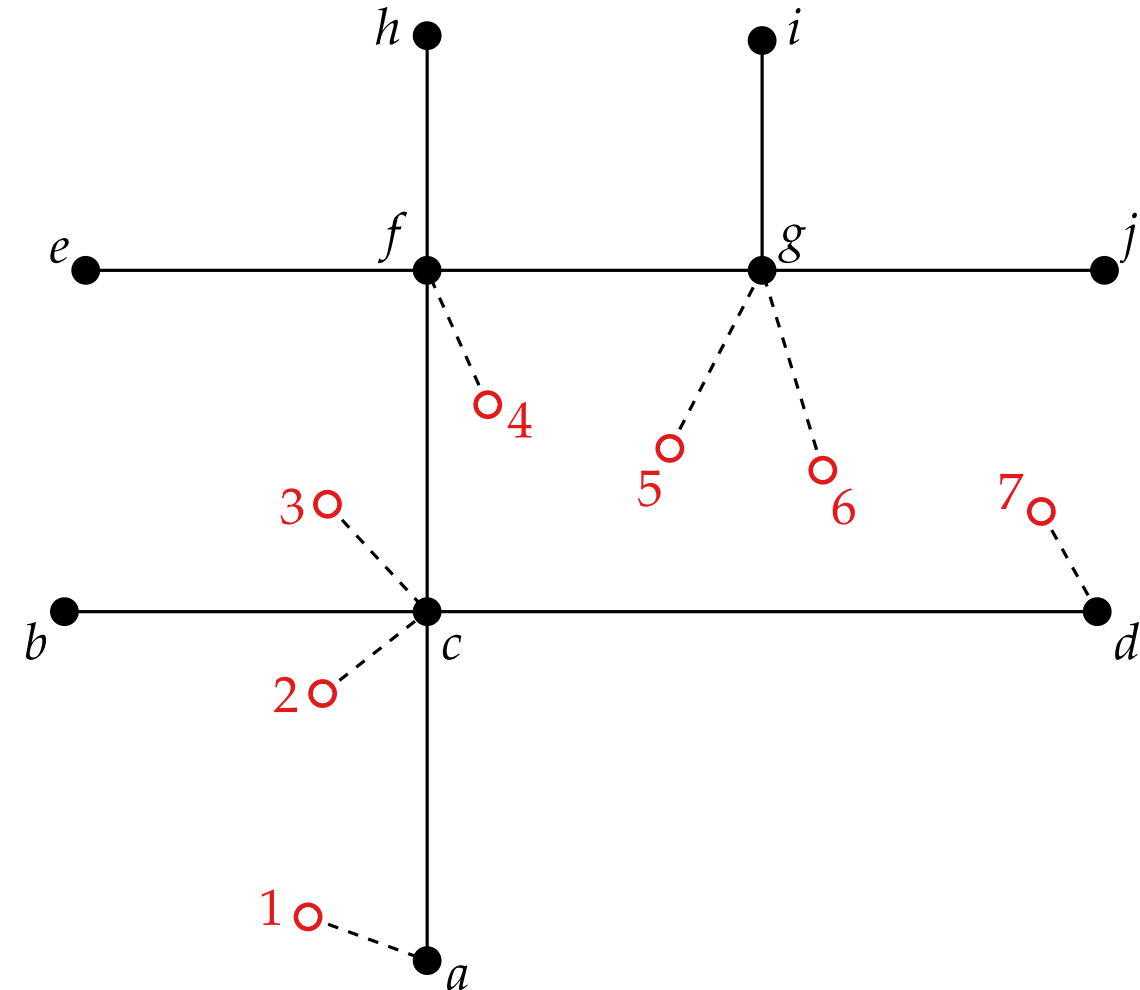


Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

- Punkt-zu-Punkt-Zuordnung
 - Probleme?



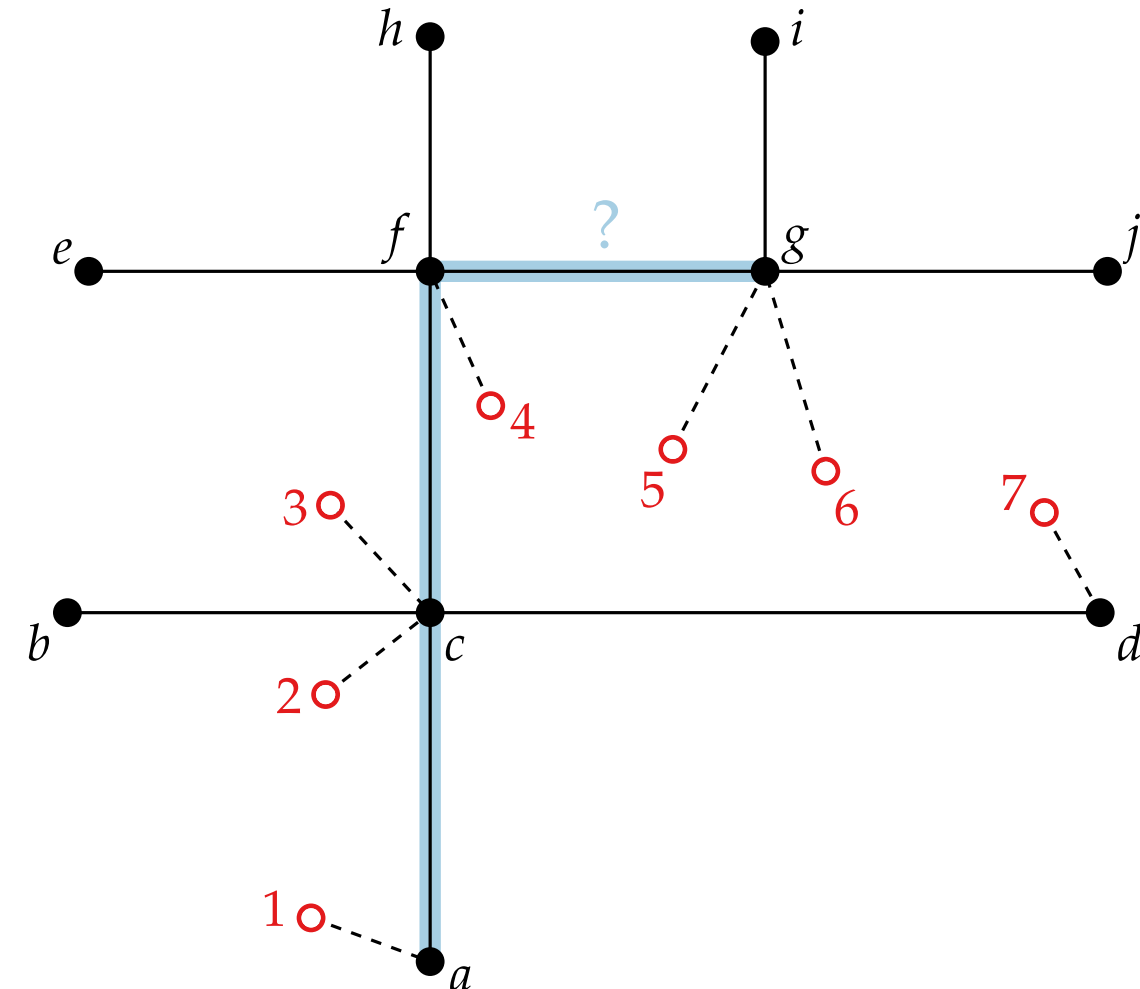


Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

- Punkt-zu-Punkt-Zuordnung
 - Probleme?



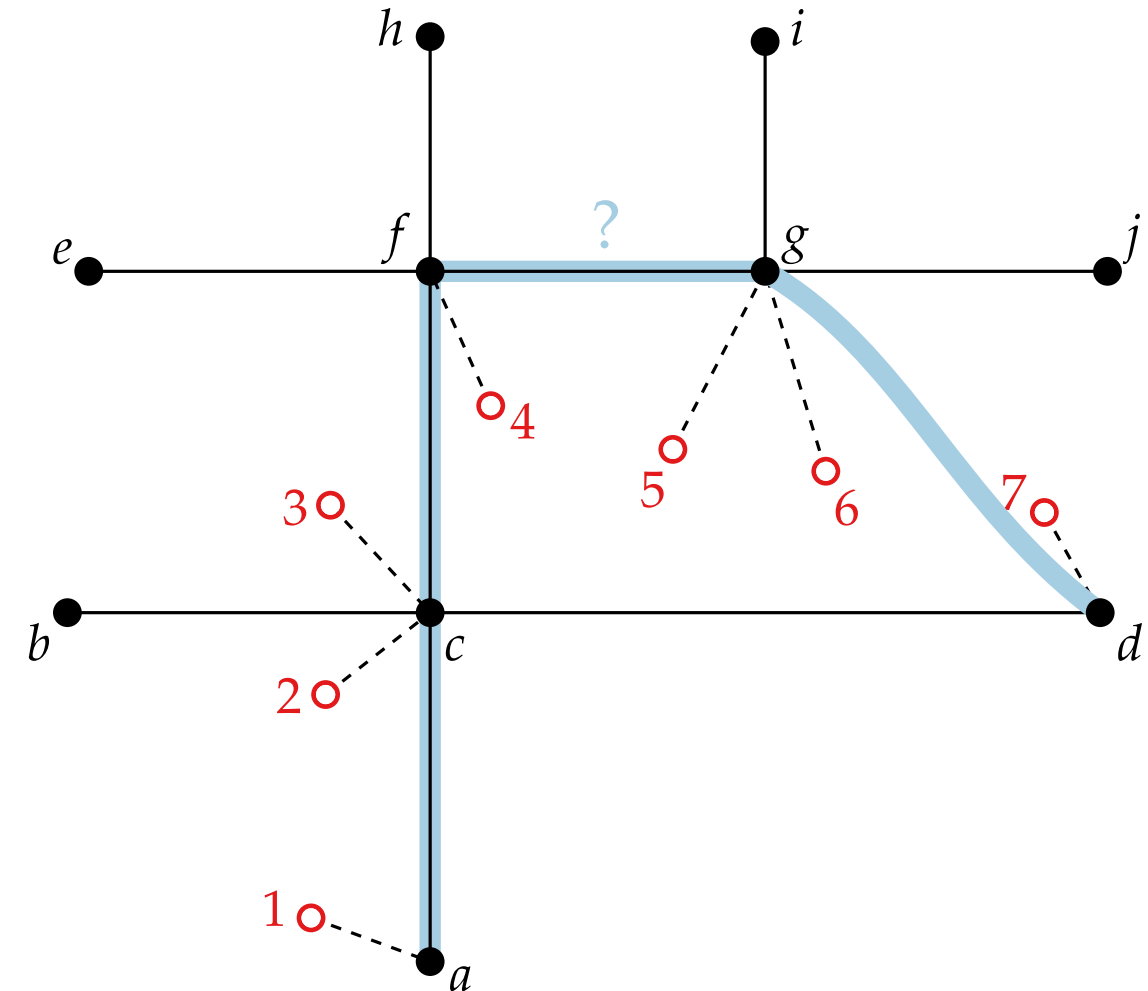


Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

- Punkt-zu-Punkt-Zuordnung
 - Probleme?



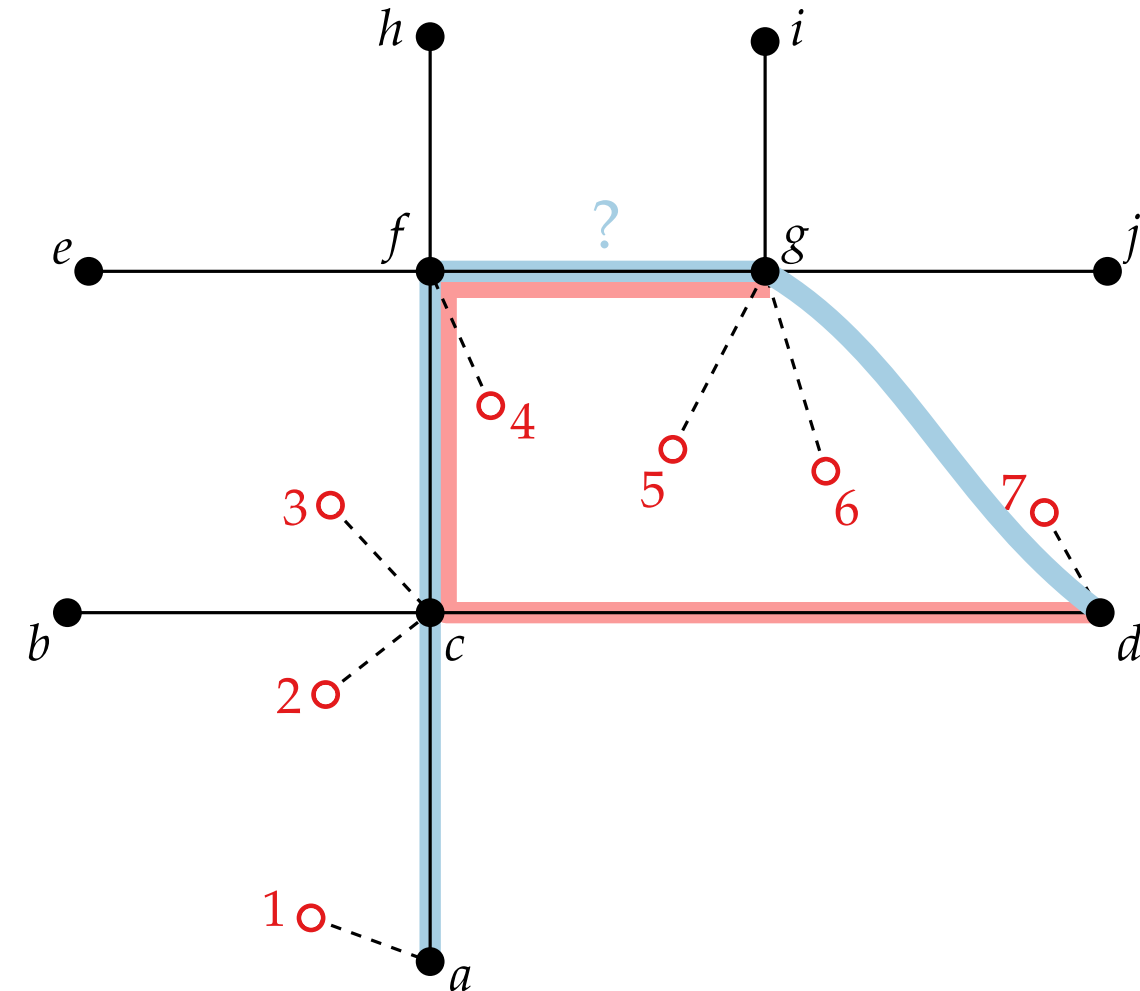


Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

- Punkt-zu-Punkt-Zuordnung
 - Probleme?



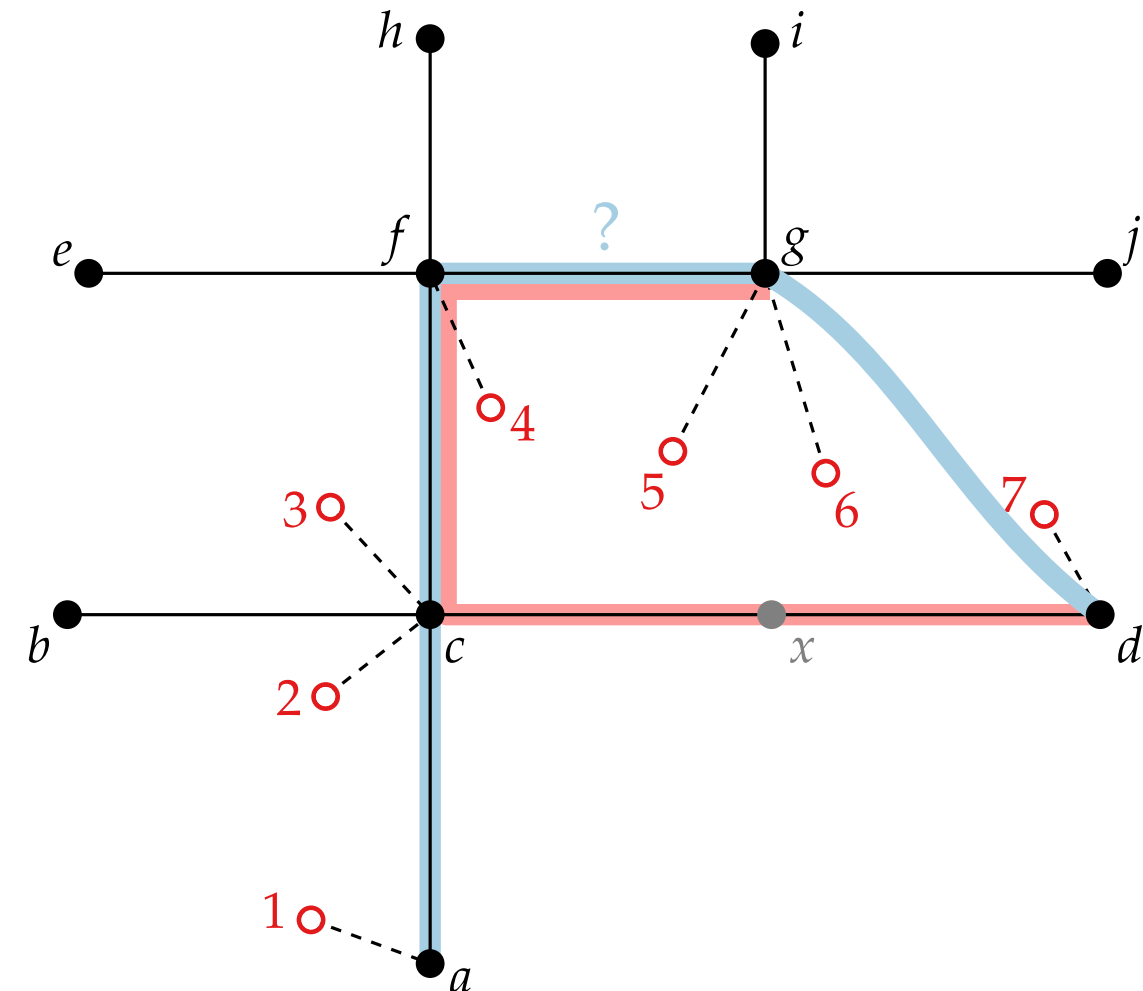


Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

- Punkt-zu-Punkt-Zuordnung
 - Probleme?



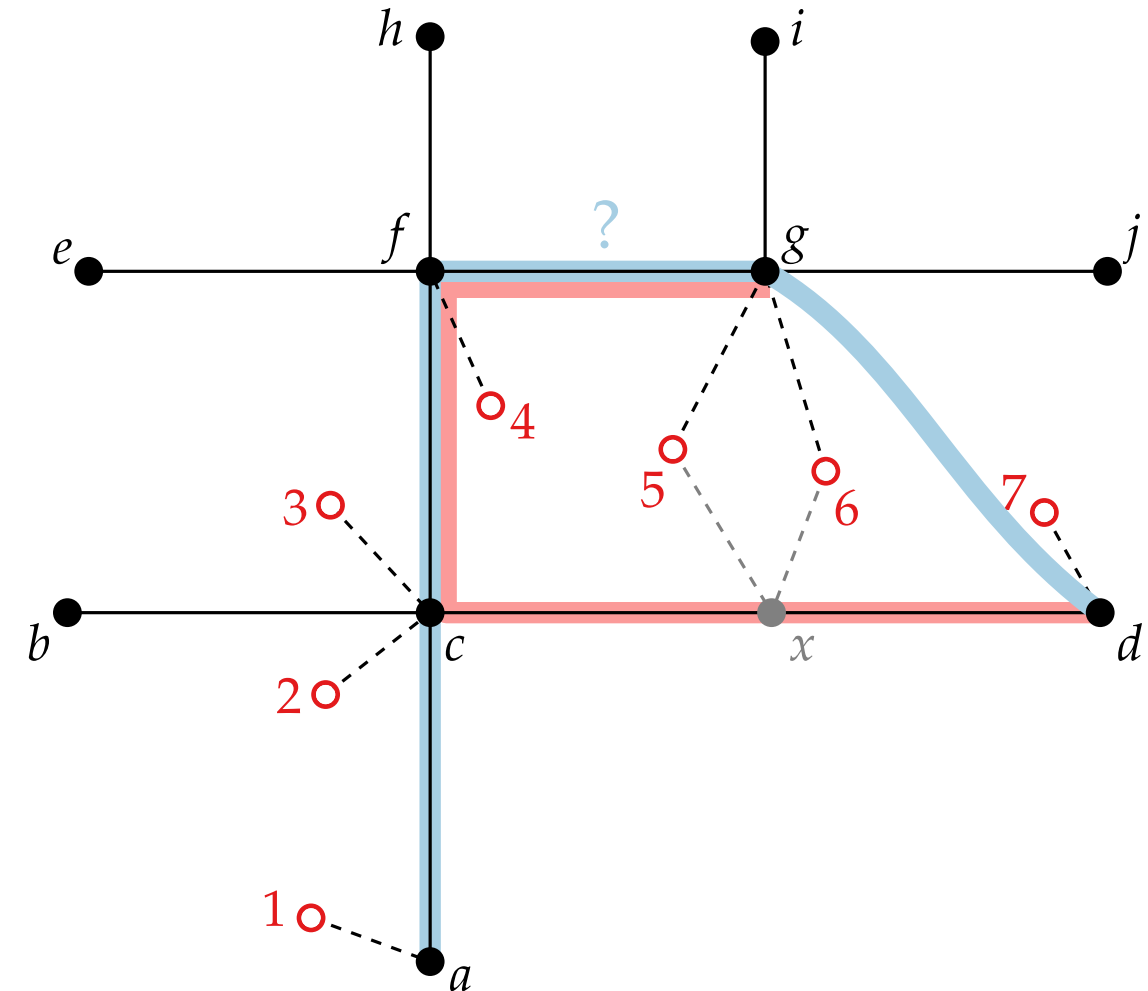


Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

- Punkt-zu-Punkt-Zuordnung
 - Probleme?



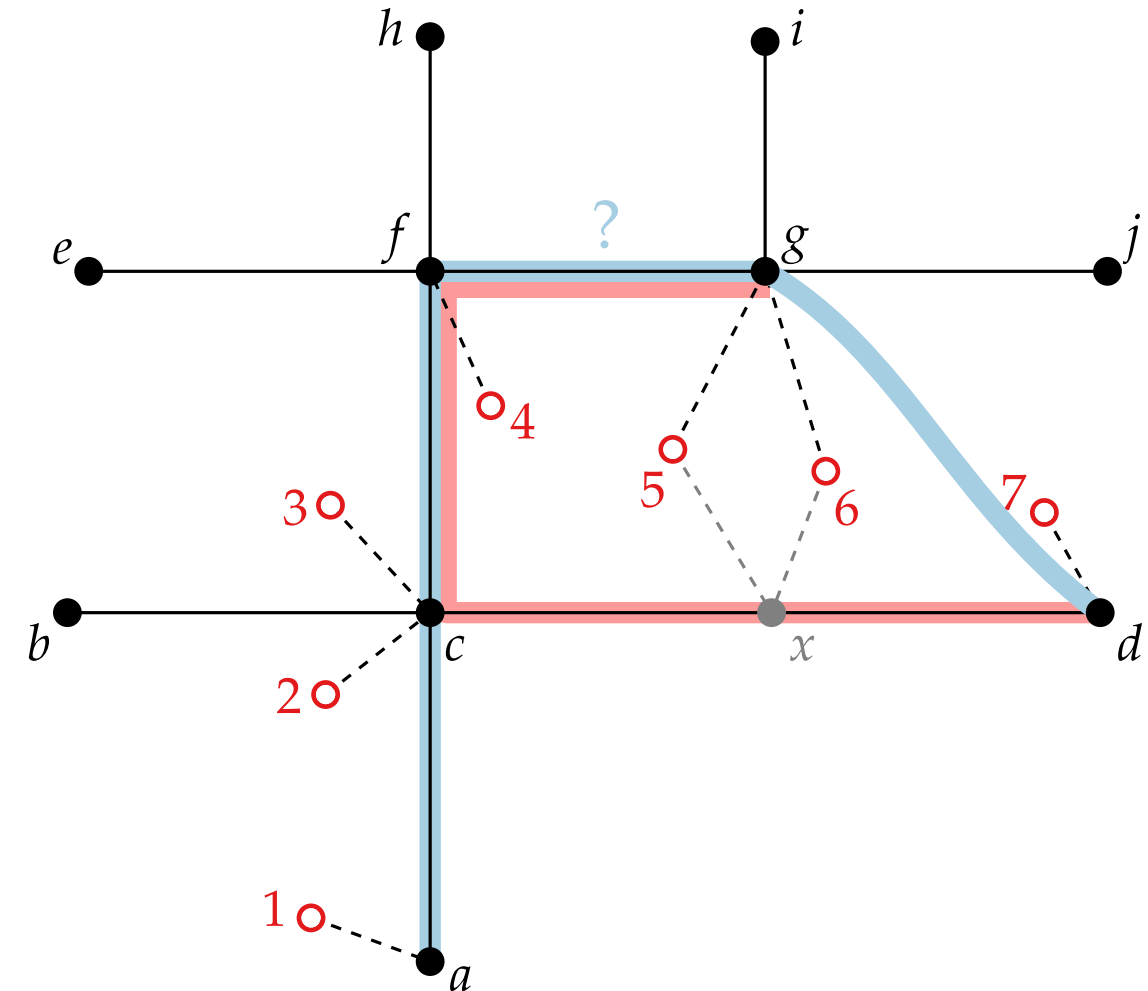


Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

- Punkt-zu-Punkt-Zuordnung
 - Probleme?
 - Berechnung?



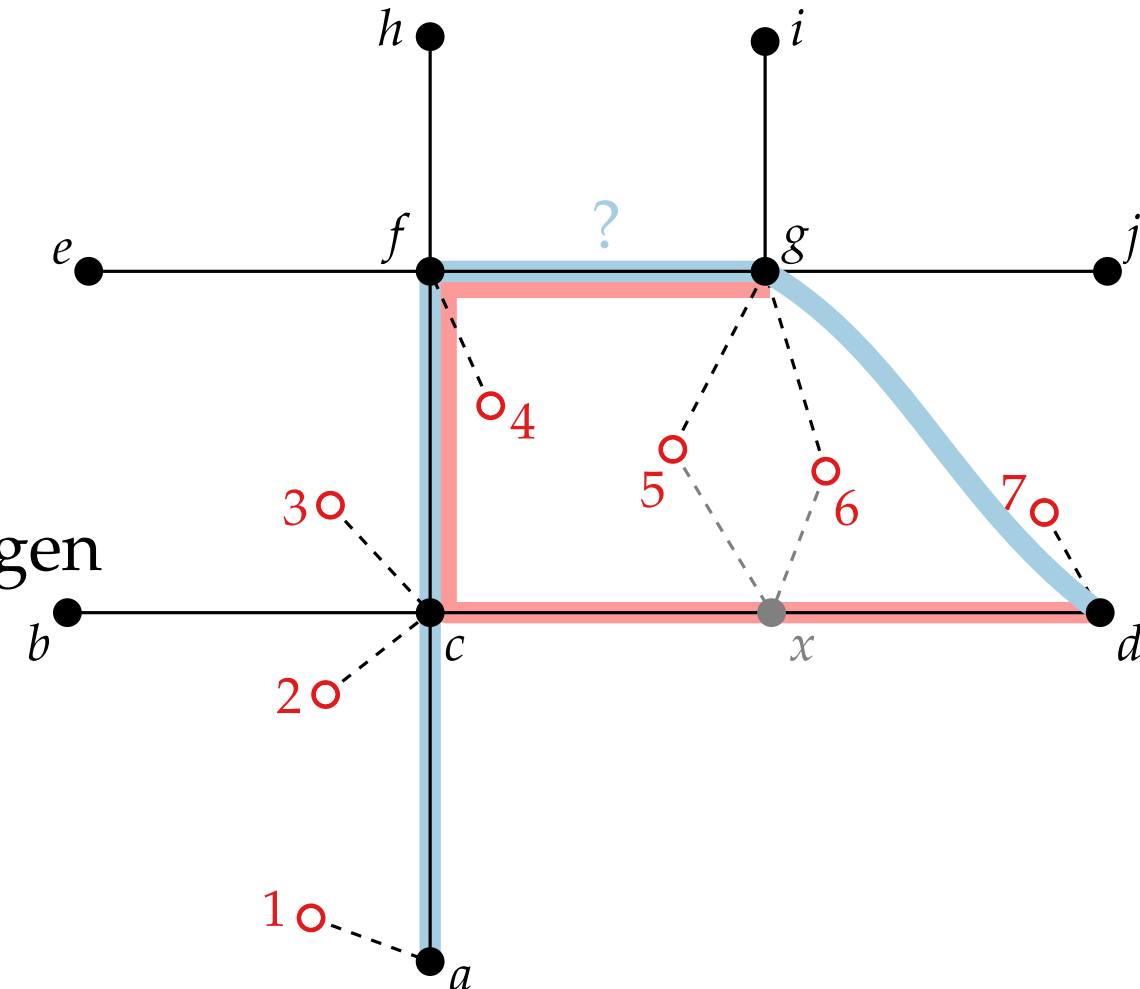


Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

- Punkt-zu-Punkt-Zuordnung
 - Probleme?
 - Berechnung?
 - ➔ Naiv: $\mathcal{O}(pn)$ für p Punkte und n Kreuzungen



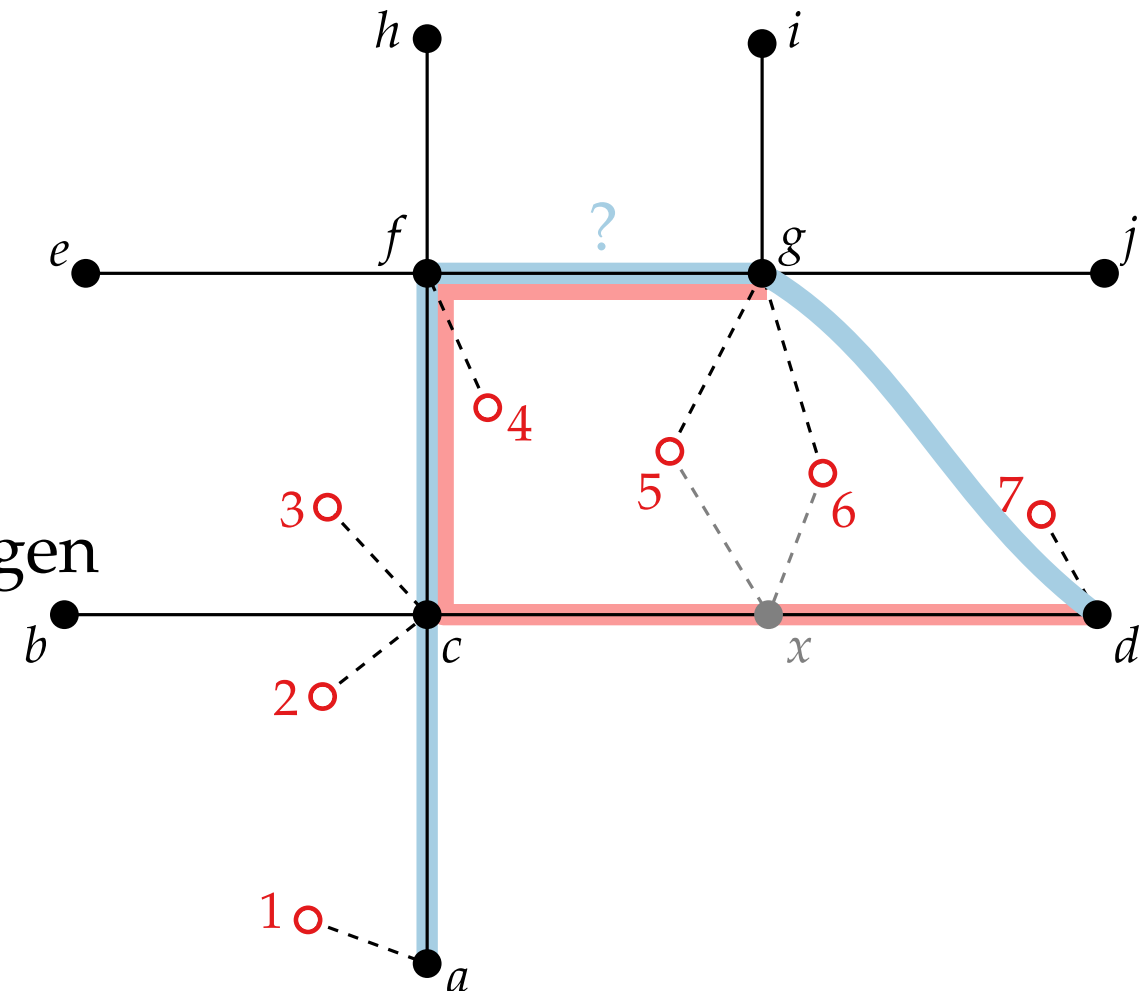


Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

- Punkt-zu-Punkt-Zuordnung
 - Probleme?
 - Berechnung?
 - ➔ Naiv: $\mathcal{O}(pn)$ für p Punkte und n Kreuzungen
 - ➔ $\mathcal{O}(p \log n)$ mit z.B. Range Trees



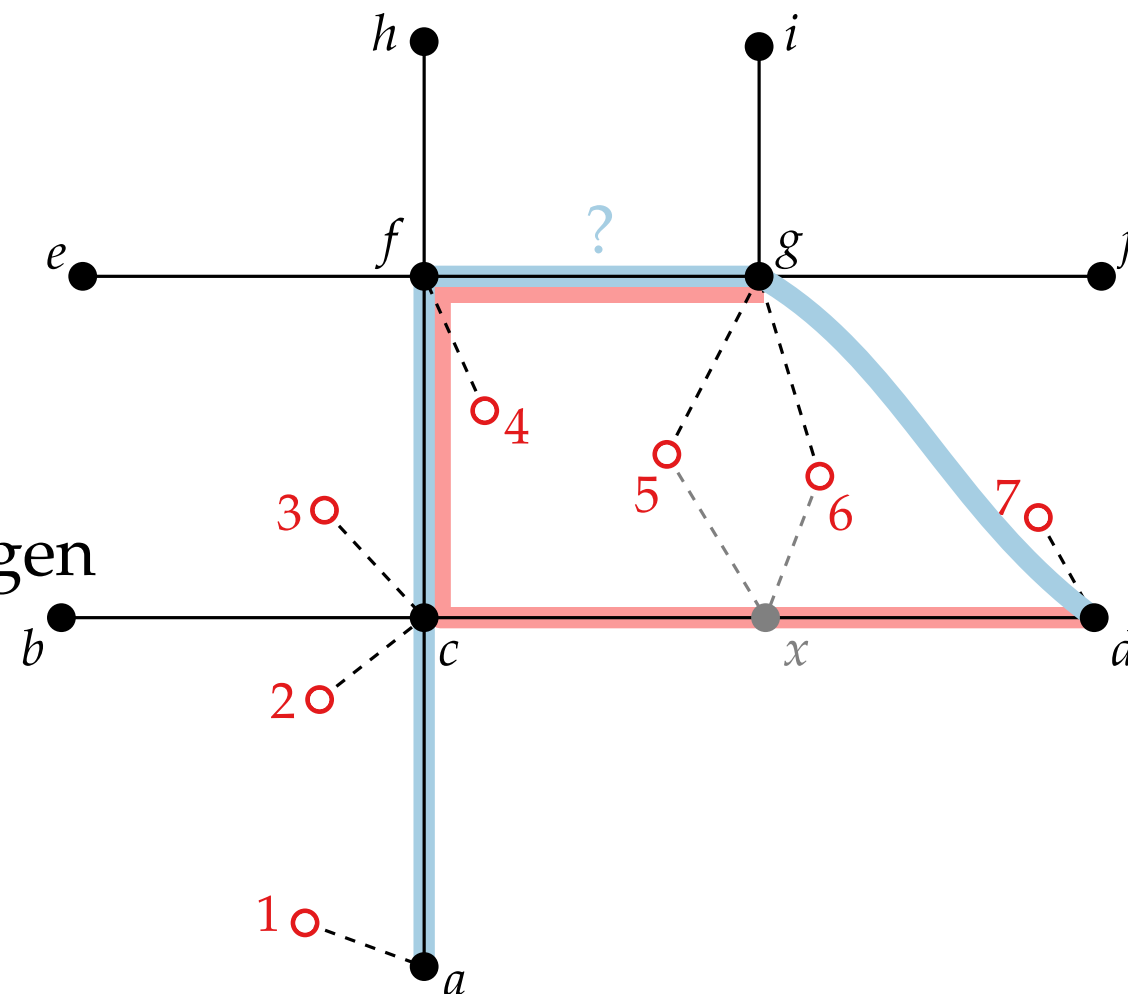


Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

- Punkt-zu-Punkt-Zuordnung
 - Probleme?
 - Berechnung?
 - ➔ Naiv: $\mathcal{O}(pn)$ für p Punkte und n Kreuzungen
 - ➔ $\mathcal{O}(p \log n)$ mit z.B. Range Trees
- Punkt-zu-Kante-Zuordnung



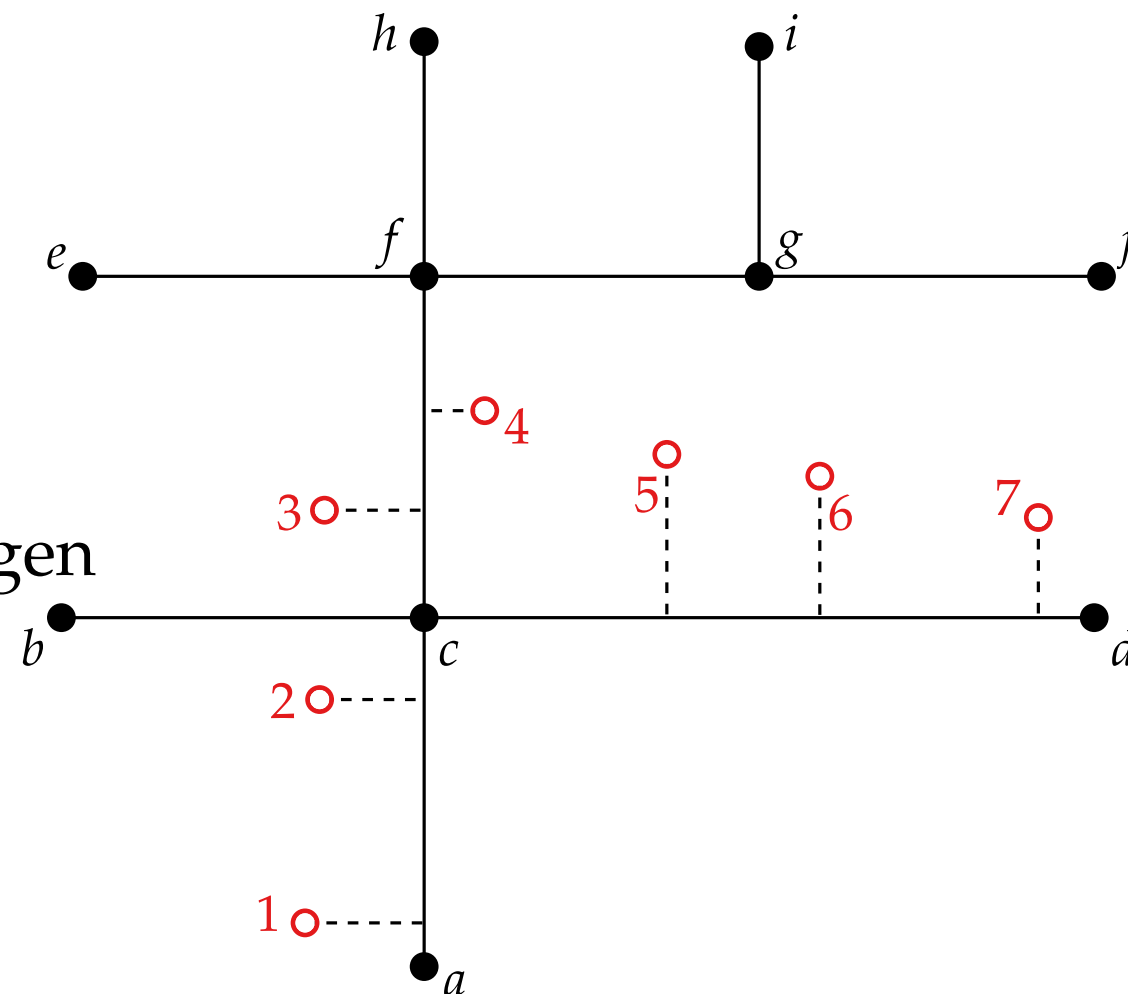


Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

- Punkt-zu-Punkt-Zuordnung
 - Probleme?
 - Berechnung?
 - ➔ Naiv: $\mathcal{O}(pn)$ für p Punkte und n Kreuzungen
 - ➔ $\mathcal{O}(p \log n)$ mit z.B. Range Trees
- Punkt-zu-Kante-Zuordnung



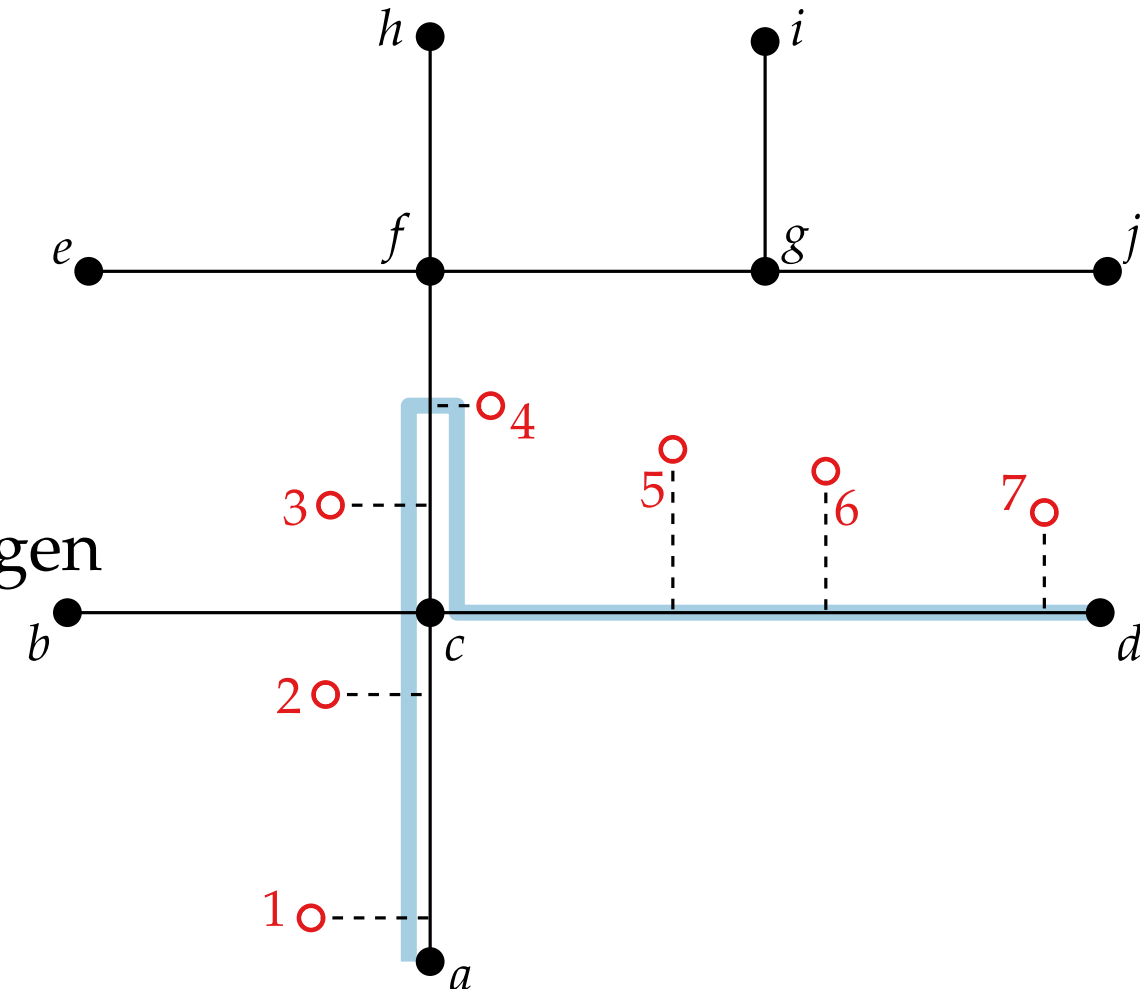


Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

- Punkt-zu-Punkt-Zuordnung
 - Probleme?
 - Berechnung?
 - ➔ Naiv: $\mathcal{O}(pn)$ für p Punkte und n Kreuzungen
 - ➔ $\mathcal{O}(p \log n)$ mit z.B. Range Trees
- Punkt-zu-Kante-Zuordnung



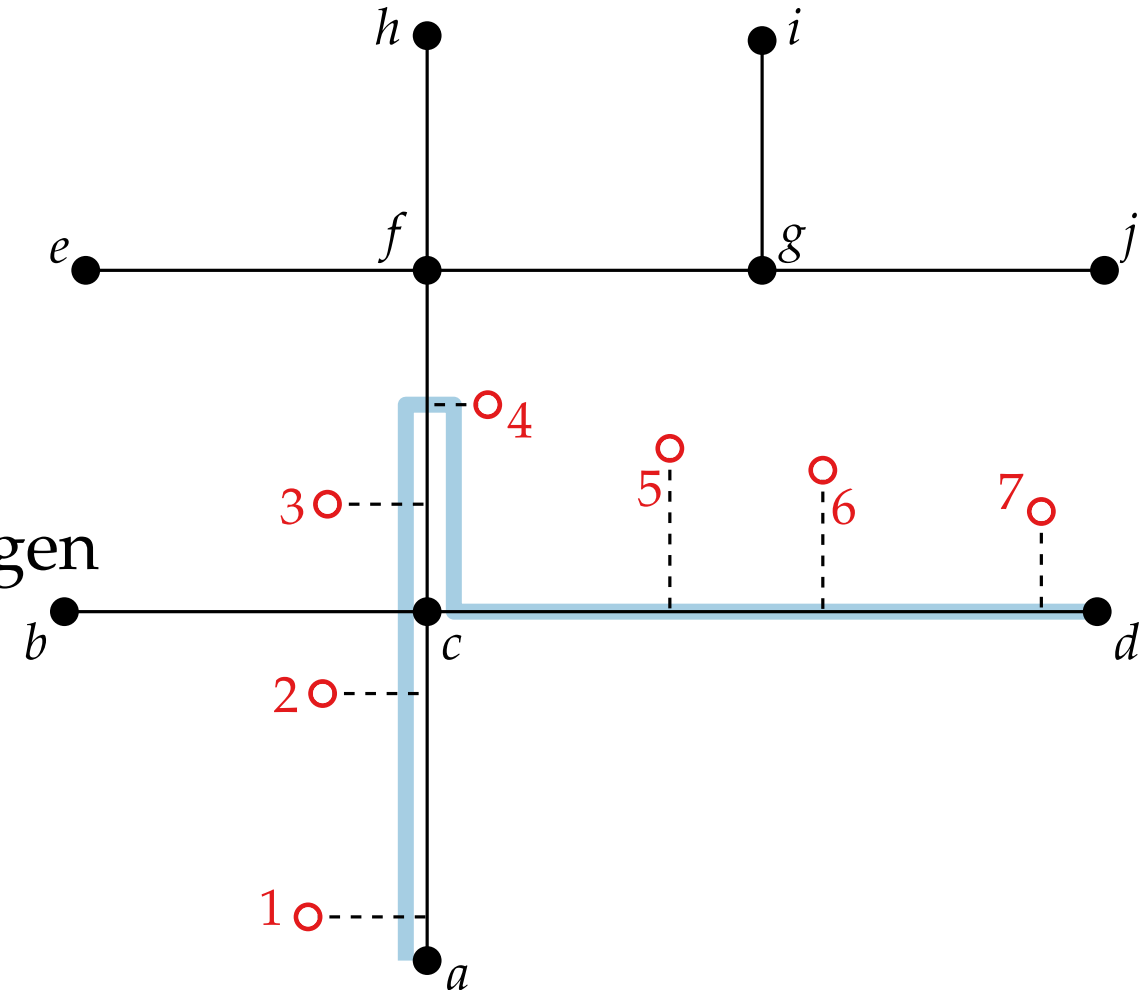


Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

- Punkt-zu-Punkt-Zuordnung
 - Probleme?
 - Berechnung?
 - ➔ Naiv: $\mathcal{O}(pn)$ für p Punkte und n Kreuzungen
 - ➔ $\mathcal{O}(p \log n)$ mit z.B. Range Trees
- Punkt-zu-Kante-Zuordnung
 - Probleme?



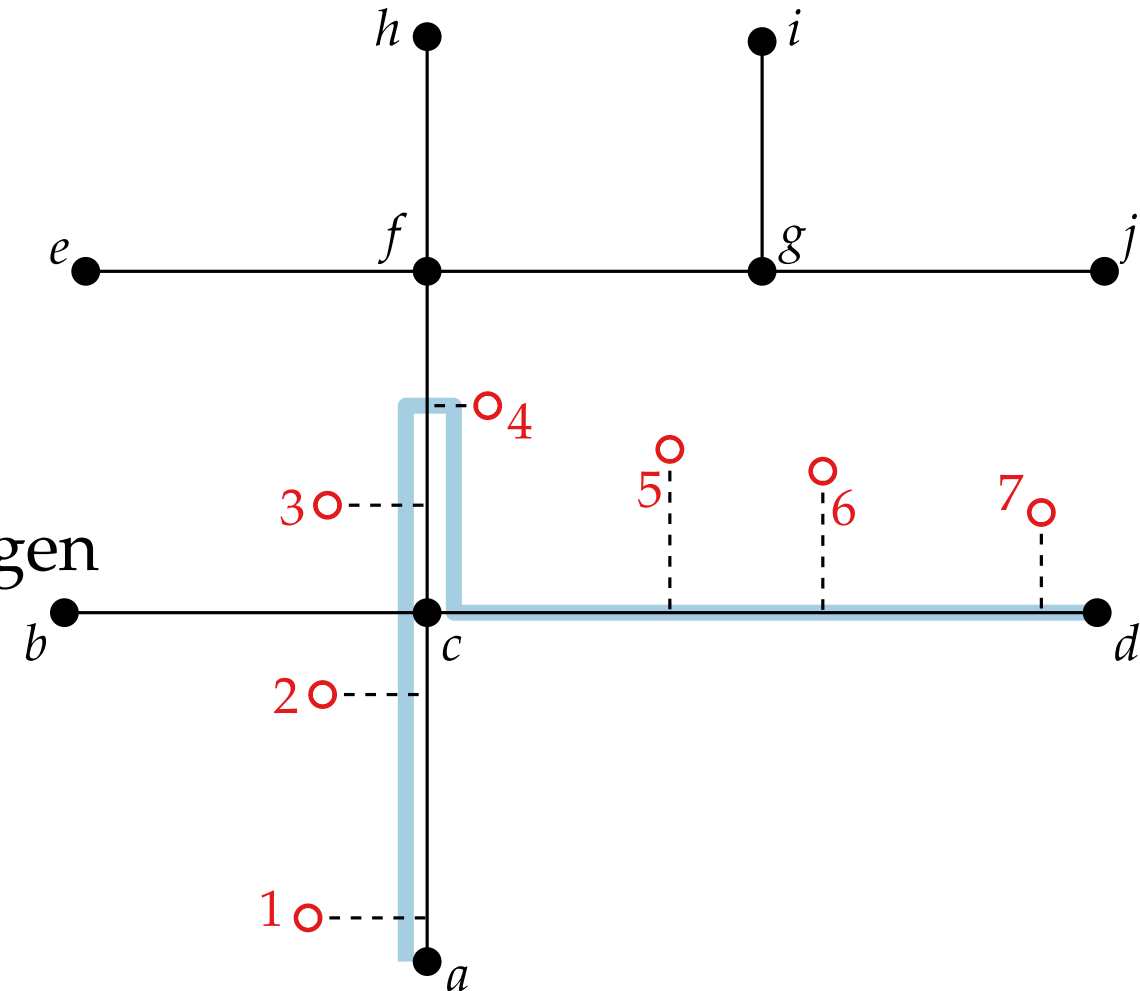


Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

- Punkt-zu-Punkt-Zuordnung
 - Probleme?
 - Berechnung?
 - ➔ Naiv: $\mathcal{O}(pn)$ für p Punkte und n Kreuzungen
 - ➔ $\mathcal{O}(p \log n)$ mit z.B. Range Trees
- Punkt-zu-Kante-Zuordnung
 - Probleme?
 - Berechnung?



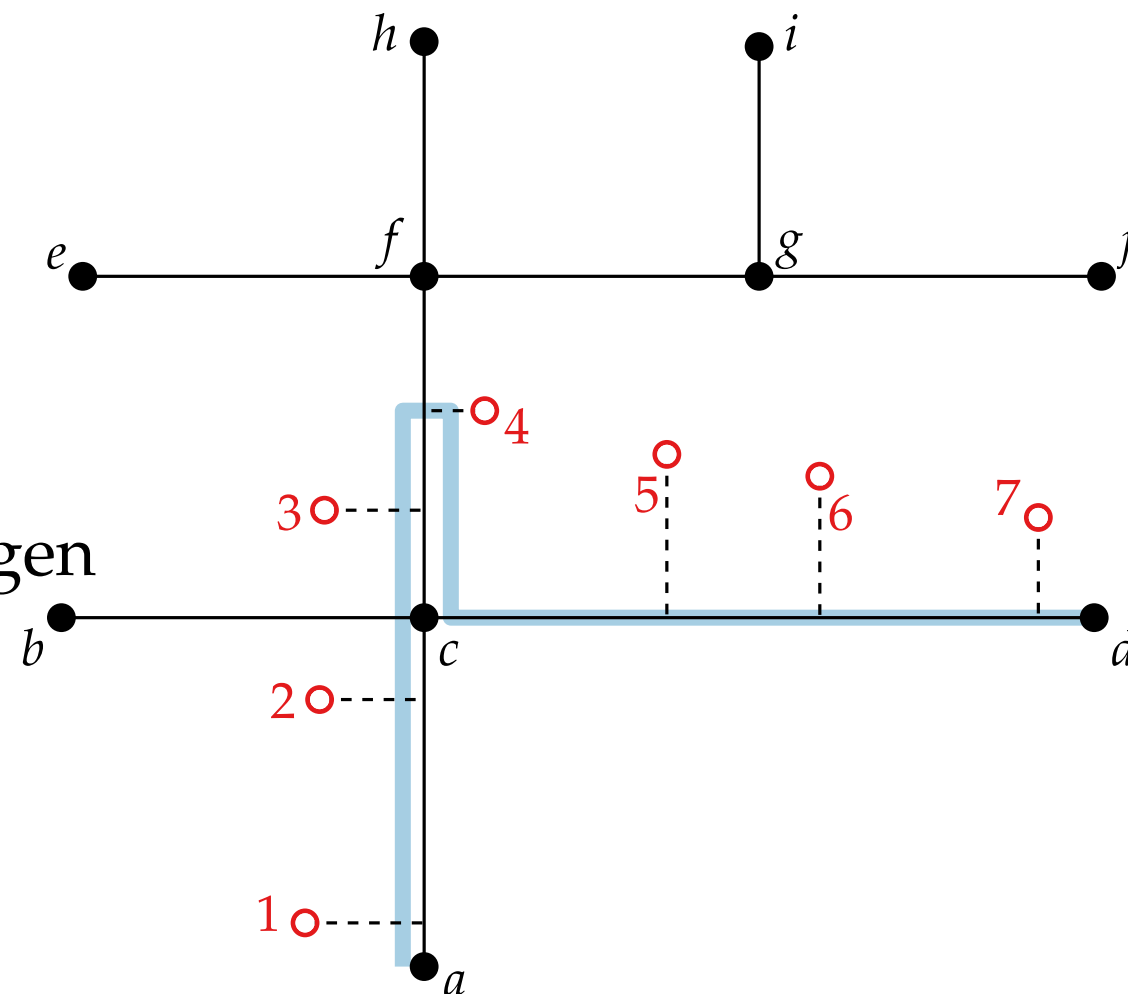


Naive Ansätze

- Welche tatsächliche Route ist wahrscheinlich?
 - $a - c - d$?
 - $a - c - f - g$?
- Benötigen ein Maß, das Ähnlichkeit bestimmt

Ideen für Berechnung?

- Punkt-zu-Punkt-Zuordnung
 - Probleme?
 - Berechnung?
 - ➔ Naiv: $\mathcal{O}(pn)$ für p Punkte und n Kreuzungen
 - ➔ $\mathcal{O}(p \log n)$ mit z.B. Range Trees
- Punkt-zu-Kante-Zuordnung
 - Probleme?
 - Berechnung?



MAPMATCHING



MAPMATCHING

Gegeben:



Problemdefinition

MAPMATCHING

Gegeben: ■ Das Straßennetz



Problemdefinition



MAPMATCHING

Gegeben:

- Das Straßennetz
- Die GPS-Trajektorie



Problemdefinition



MAPMATCHING

- Gegeben:**
- Das Straßennetz als planar eingebetteter Graph $G = (V, E)$ mit n Knoten und m Kanten
 - Die GPS-Trajektorie



Problemdefinition



MAPMATCHING

- Gegeben:**
- Das Straßennetz als planar eingebetteter Graph $G = (V, E)$ mit n Knoten und m Kanten
 - Die GPS-Trajektorie als Folge P von p Punkten





Problemdefinition

MAPMATCHING

Gegeben:

- Das Straßennetz als planar eingebetteter Graph $G = (V, E)$ mit n Knoten und m Kanten
- Die GPS-Trajektorie als Folge P von p Punkten

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





Problemdefinition

MAPMATCHING

- Gegeben:**
- Das Straßennetz als planar eingebetteter Graph $G = (V, E)$ mit n Knoten und m Kanten
 - Die GPS-Trajektorie als Folge P von p Punkten

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





Problemdefinition

MAPMATCHING

- Gegeben:**
- Das Straßennetz als planar eingebetteter Graph $G = (V, E)$ mit n Knoten und m Kanten
 - Die GPS-Trajektorie als Folge P von p Punkten

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

Betrachten 2 Maße:





Problemdefinition

MAPMATCHING

- Gegeben:**
- Das Straßennetz als planar eingebetteter Graph $G = (V, E)$ mit n Knoten und m Kanten
 - Die GPS-Trajektorie als Folge P von p Punkten

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

Betrachten 2 Maße:

- Hausdorff Distanz





Problemdefinition

MAPMATCHING

- Gegeben:**
- Das Straßennetz als planar eingebetteter Graph $G = (V, E)$ mit n Knoten und m Kanten
 - Die GPS-Trajektorie als Folge P von p Punkten

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

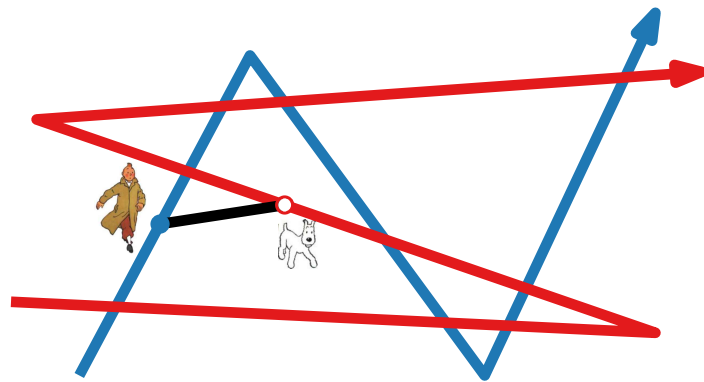
Betrachten 2 Maße:

- Hausdorff Distanz
- Fréchet Distanz

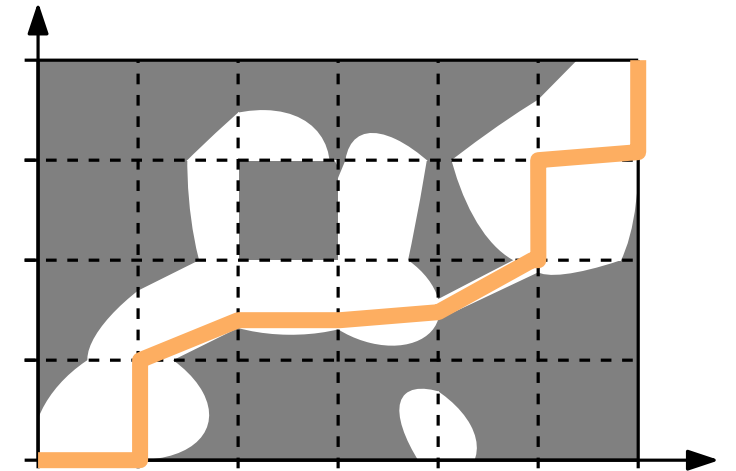


Algorithmen für geographische Informationssysteme

3. Vorlesung Map Matching



Teil II: Hausdorff Distanz



Abstände zwischen Linienzügen



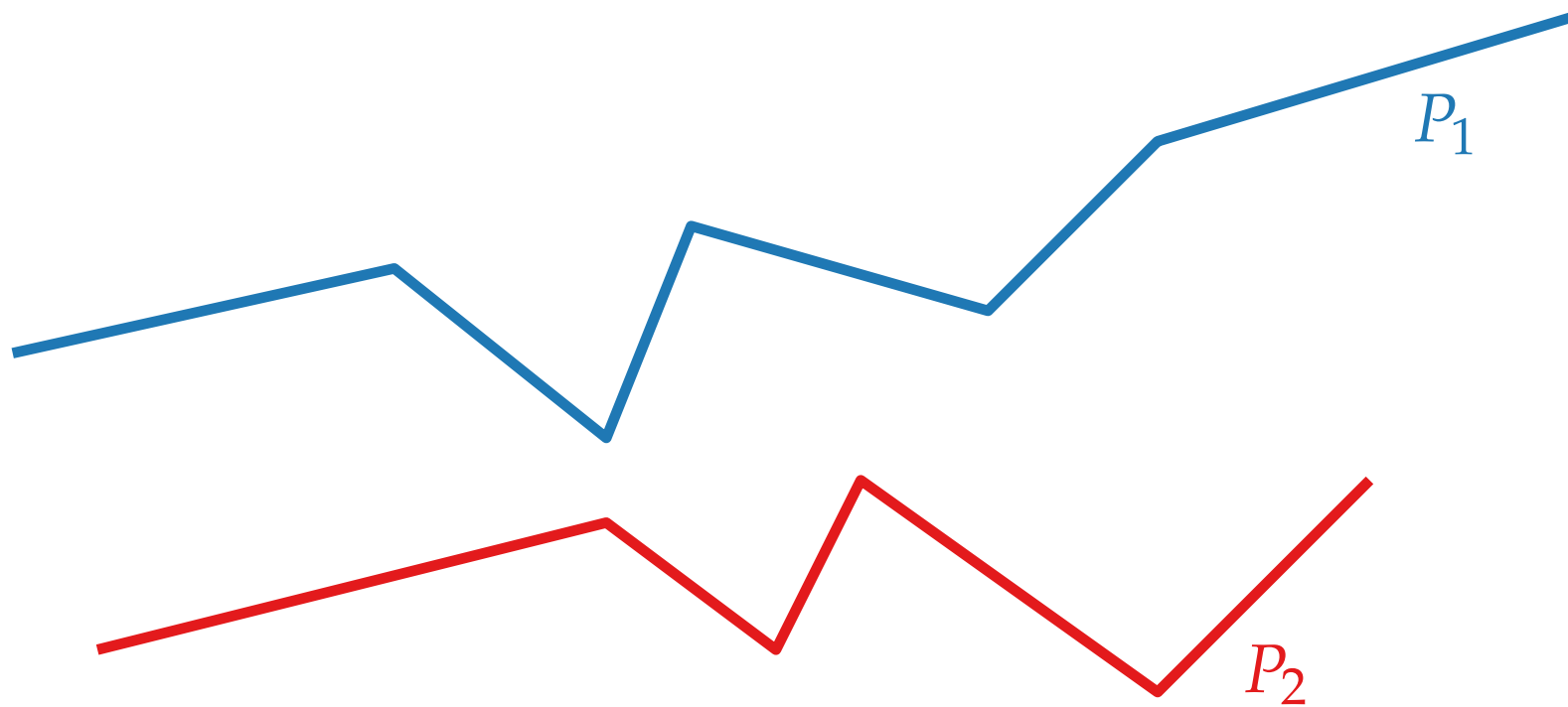
Gegeben zwei Linienzüge P_1 und P_2 , was ist der **Abstand** zwischen P_1 und P_2 ?





Abstände zwischen Linienzügen

Gegeben zwei Linienzüge P_1 und P_2 , was ist der **Abstand** zwischen P_1 und P_2 ?





Abstände zwischen Linienzügen

Gegeben zwei Linienzüge P_1 und P_2 , was ist der **Abstand** zwischen P_1 und P_2 ?



Abstände zwischen Linienzügen



Gegeben zwei Linienzüge P_1 und P_2 , was ist der **Abstand** zwischen P_1 und P_2 ?





Abstände zwischen Linienzügen

Gegeben zwei Linienzüge P_1 und P_2 , was ist der **Abstand** zwischen P_1 und P_2 ?





Abstände zwischen Linienzügen

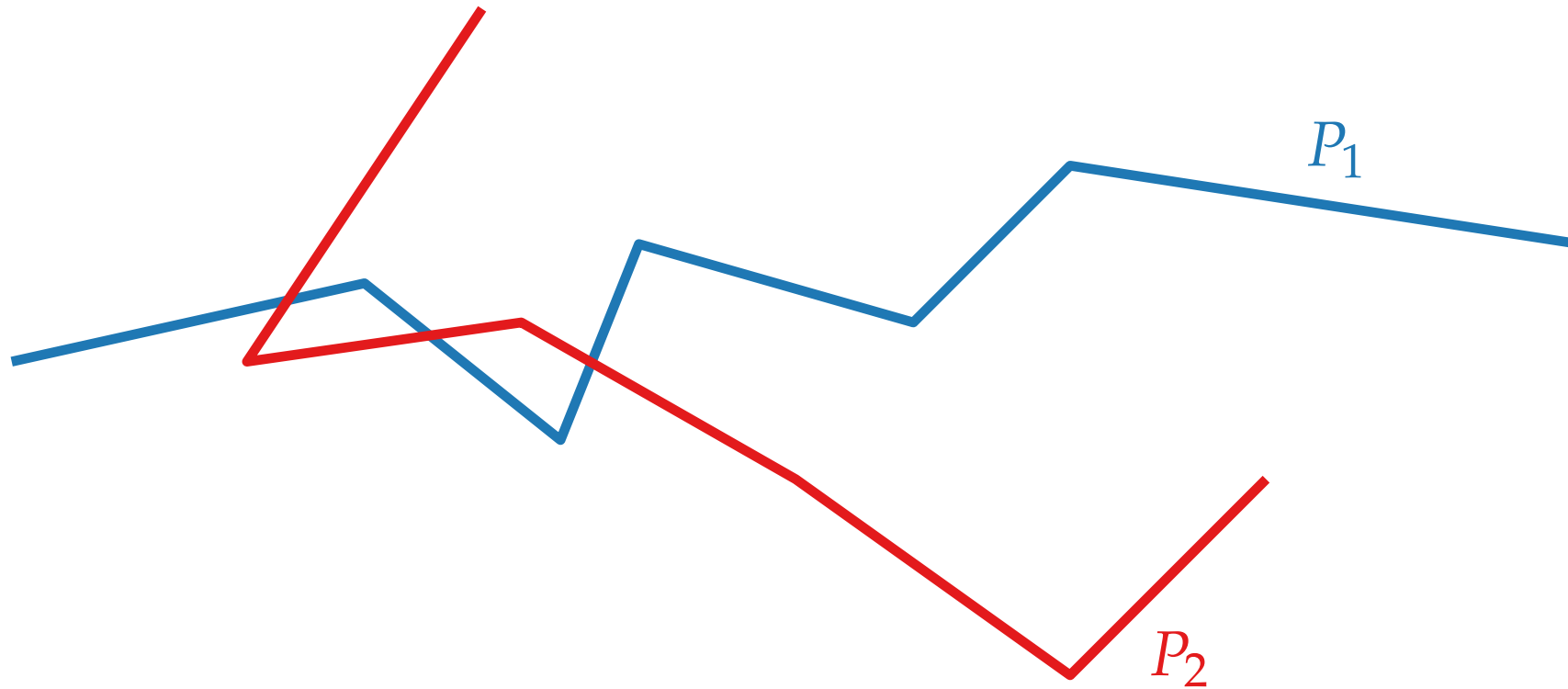
Gegeben zwei Linienzüge P_1 und P_2 , was ist der **Abstand** zwischen P_1 und P_2 ?





Abstände zwischen Linienzügen

Gegeben zwei Linienzüge P_1 und P_2 , was ist der **Abstand** zwischen P_1 und P_2 ?



Euklidischer Abstand



$$d(p_1, p_2)$$



Euklidischer Abstand

- Euklidischer Abstand zwischen zwei Punkten:
 $d(p_1, p_2) = |p_2 - p_1|$



$$d(p_1, p_2)$$

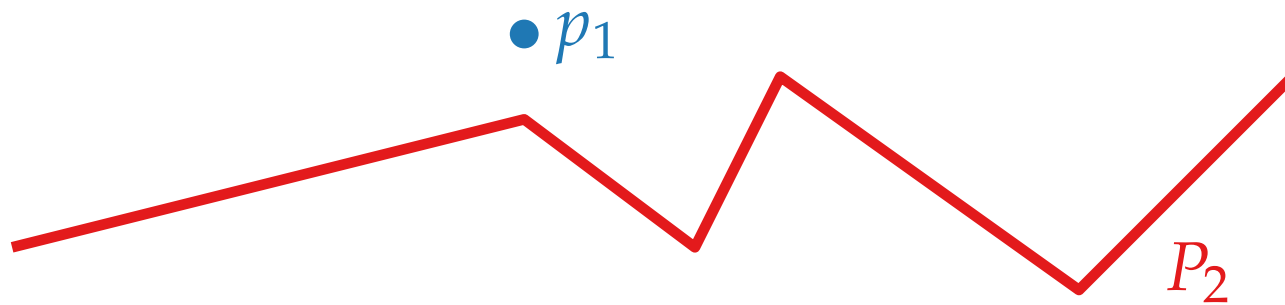


Euklidischer Abstand

- Euklidischer Abstand zwischen zwei Punkten:
 $d(p_1, p_2) = |p_2 - p_1|$



$$d(p_1, p_2)$$





Euklidischer Abstand

- Euklidischer Abstand zwischen zwei Punkten:

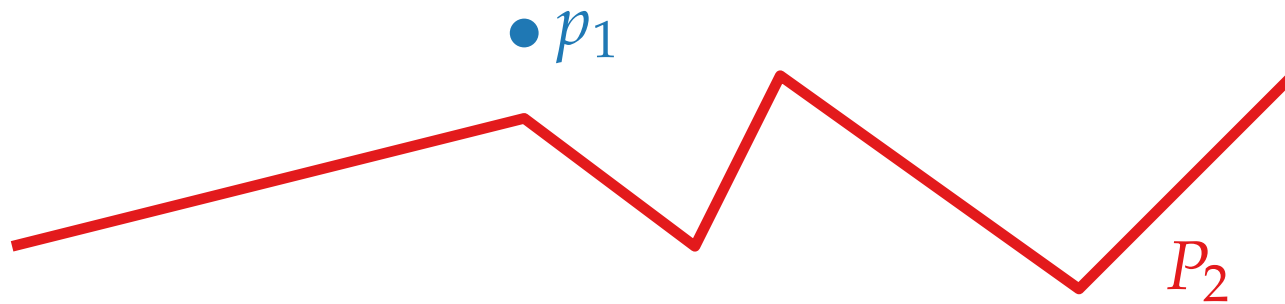
$$d(p_1, p_2) = |p_2 - p_1|$$

$$d(p_1, p_2)$$



- Min. Euklidischer Abstand zwischen Punkt p_1 und Linienzug P_2 :

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





Euklidischer Abstand

- Euklidischer Abstand zwischen zwei Punkten:

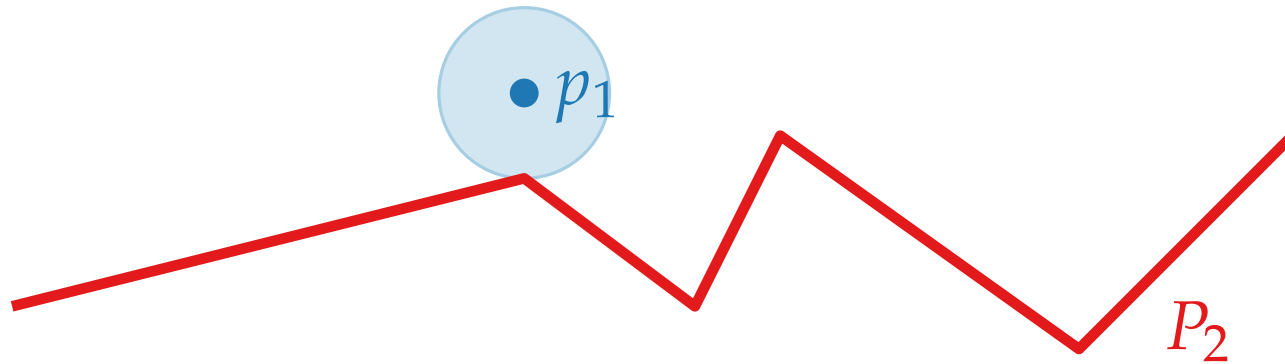
$$d(p_1, p_2) = |p_2 - p_1|$$

$$d(p_1, p_2)$$



- Min. Euklidischer Abstand zwischen Punkt p_1 und Linienzug P_2 :

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





Euklidischer Abstand

- Euklidischer Abstand zwischen zwei Punkten:

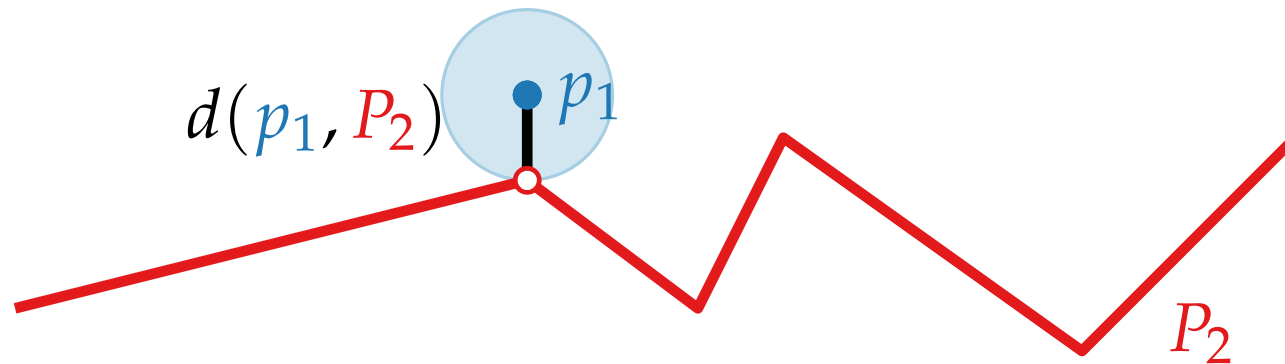
$$d(p_1, p_2) = |p_2 - p_1|$$

$$d(p_1, p_2)$$



- Min. Euklidischer Abstand zwischen Punkt p_1 und Linienzug P_2 :

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





Euklidischer Abstand

- Euklidischer Abstand zwischen zwei Punkten:

$$d(p_1, p_2) = |p_2 - p_1|$$

$$d(p_1, p_2)$$



- Min. Euklidischer Abstand zwischen Punkt p_1 und Linienzug P_2 :

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





Euklidischer Abstand

- Euklidischer Abstand zwischen zwei Punkten:

$$d(p_1, p_2) = |p_2 - p_1|$$

$$d(p_1, p_2)$$


- Min. Euklidischer Abstand zwischen Punkt p_1 und Linienzug P_2 :

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



- Min. Euklidischer Abstand zwischen zwei Linienzügen P_1, P_2 :

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



Euklidischer Abstand

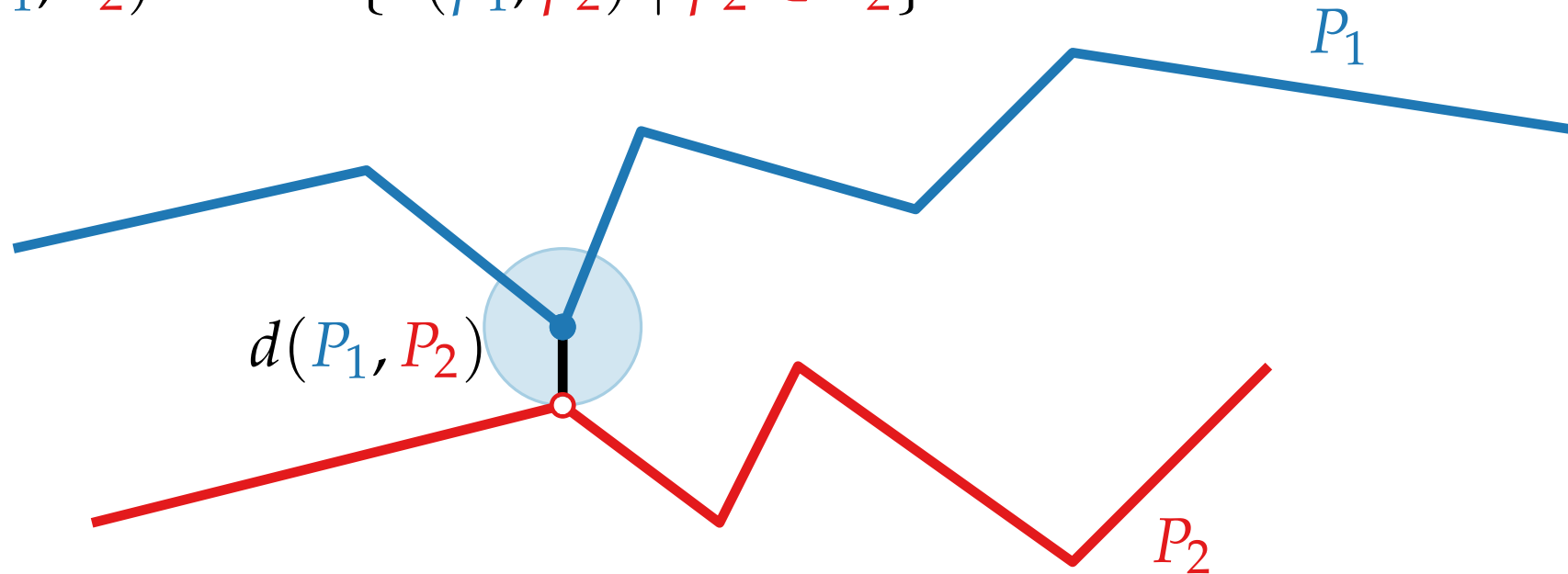
- Euklidischer Abstand zwischen zwei Punkten:

$$d(p_1, p_2) = |p_2 - p_1|$$

$$d(p_1, p_2)$$


- Min. Euklidischer Abstand zwischen Punkt p_1 und Linienzug P_2 :

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



- Min. Euklidischer Abstand zwischen zwei Linienzügen P_1, P_2 :

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

Euklidischer Abstand

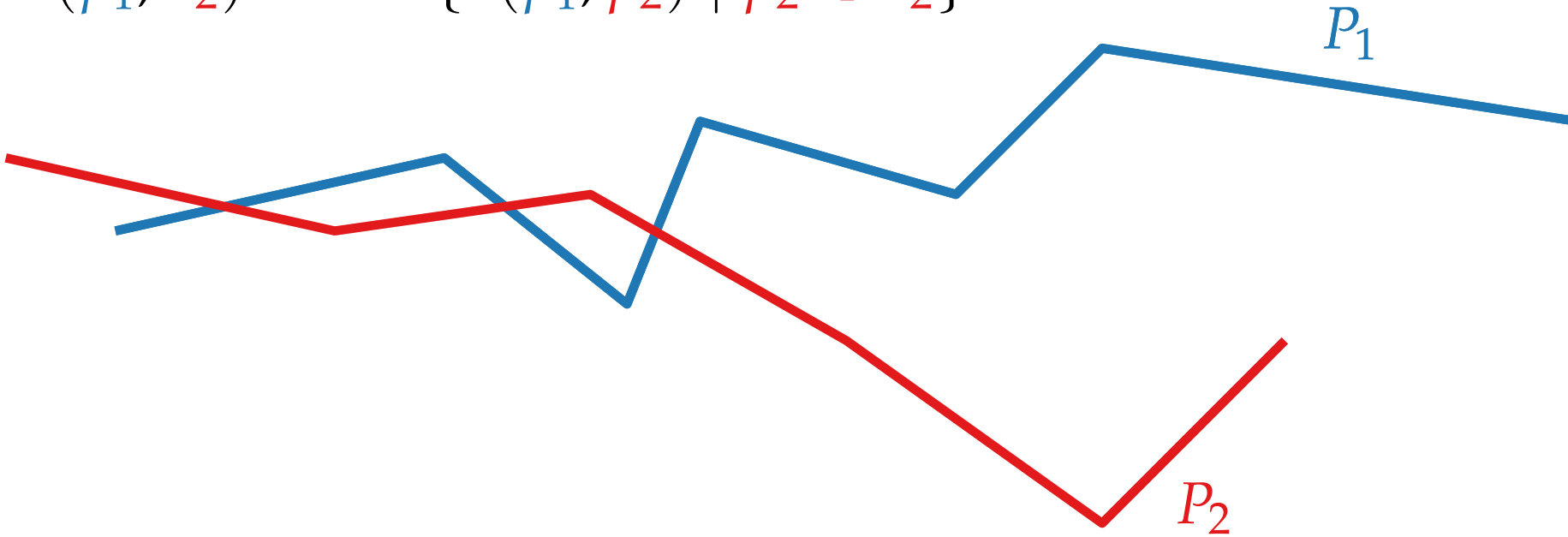
- ## ■ Euklidischer Abstand zwischen zwei Punkten:

$$d(p_1, p_2) = |p_2 - p_1|$$

$$d(p_1, p_2)$$

- Min. Euklidischer Abstand zwischen Punkt p_1 und Linienzug P_2 :

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



- Min. Euklidischer Abstand zwischen zwei Linienzügen P_1, P_2 :

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



Euklidischer Abstand

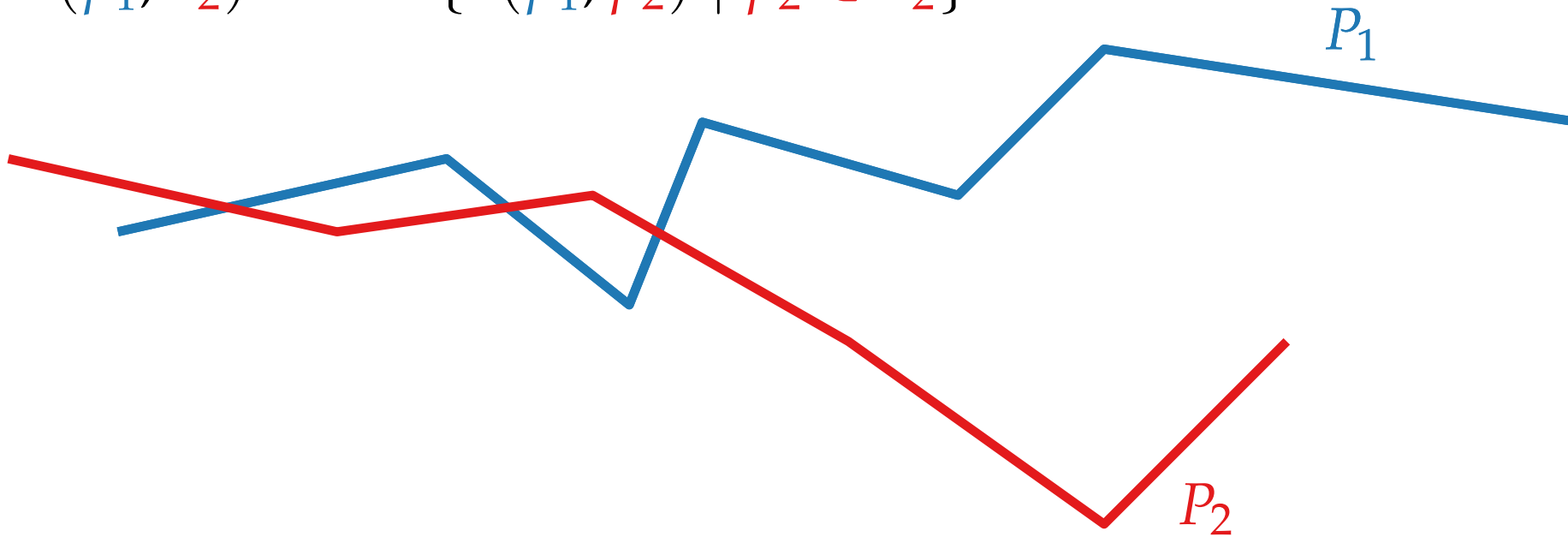
- Euklidischer Abstand zwischen zwei Punkten:

$$d(p_1, p_2) = |p_2 - p_1|$$

$$d(p_1, p_2)$$


- Min. Euklidischer Abstand zwischen Punkt p_1 und Linienzug P_2 :

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



- Min. Euklidischer Abstand zwischen zwei Linienzügen P_1, P_2 :

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

- $d(P_1, P_2)$ als Distanzmaß ungeeignet, weil $d(P_1, P_2) = 0$ wenn sich P_1 und P_2 schneiden.

(Gerichtete) Hausdorff Distanz



- Euklidischer Abstand zwischen zwei Punkten:

$$d(p_1, p_2) = |p_2 - p_1|$$

$$d(p_1, p_2)$$



- Min. Euklidischer Abstand zwischen Punkt p_1 und Linienzug P_2 :

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





(Gerichtete) Hausdorff Distanz

- Euklidischer Abstand zwischen zwei Punkten:

$$d(p_1, p_2) = |p_2 - p_1|$$

$$d(p_1, p_2)$$



- Min. Euklidischer Abstand zwischen Punkt p_1 und Linienzug P_2 :

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



- Gerichtete Hausdorff Distanz:

$$d_{\text{DH}}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in P_1\}$$



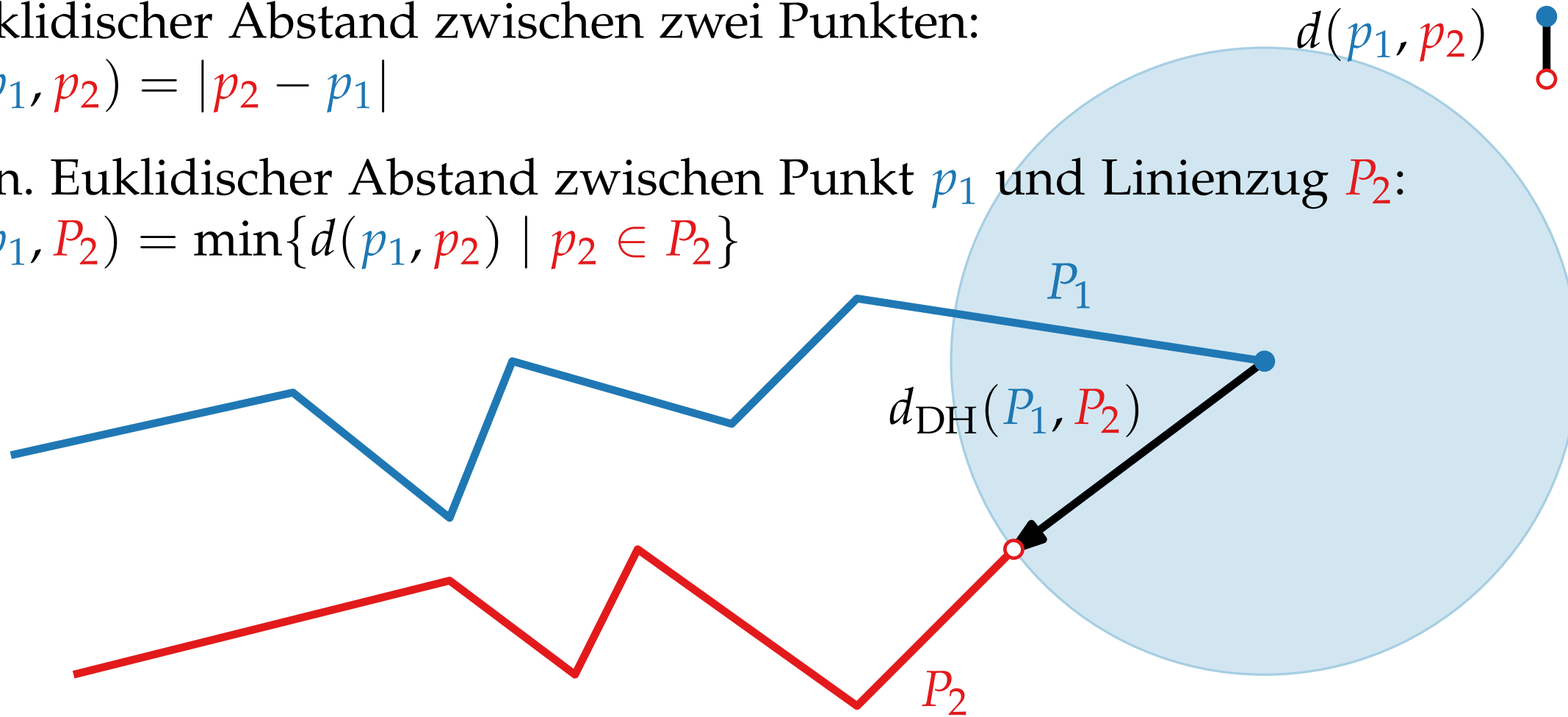
(Gerichtete) Hausdorff Distanz

- Euklidischer Abstand zwischen zwei Punkten:

$$d(p_1, p_2) = |p_2 - p_1|$$

- Min. Euklidischer Abstand zwischen Punkt p_1 und Linienzug P_2 :

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



- Gerichtete Hausdorff Distanz:

$$d_{DH}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in P_1\}$$



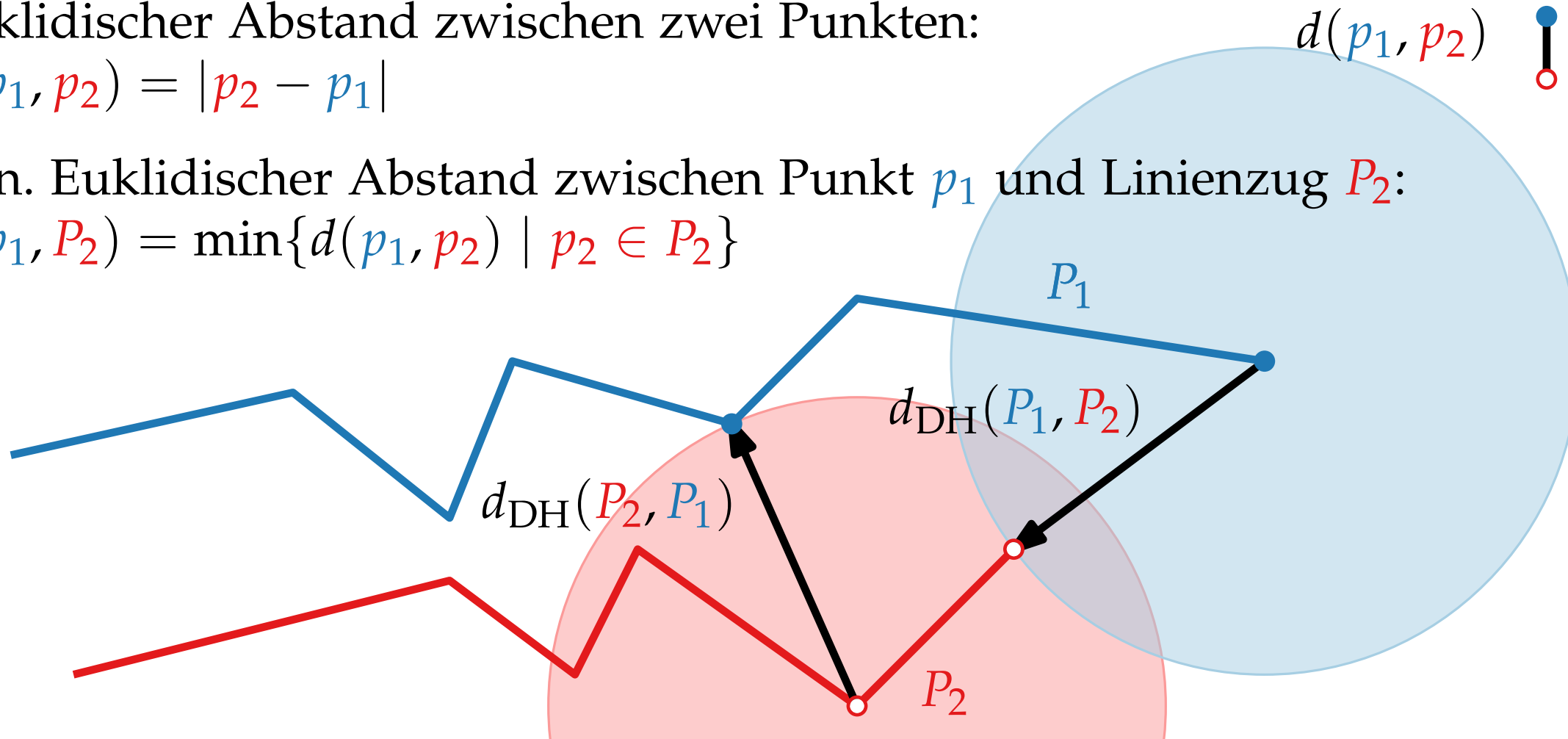
(Gerichtete) Hausdorff Distanz

- Euklidischer Abstand zwischen zwei Punkten:

$$d(p_1, p_2) = |p_2 - p_1|$$

- Min. Euklidischer Abstand zwischen Punkt p_1 und Linienzug P_2 :

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



- Gerichtete Hausdorff Distanz:

$$d_{DH}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in P_1\}$$



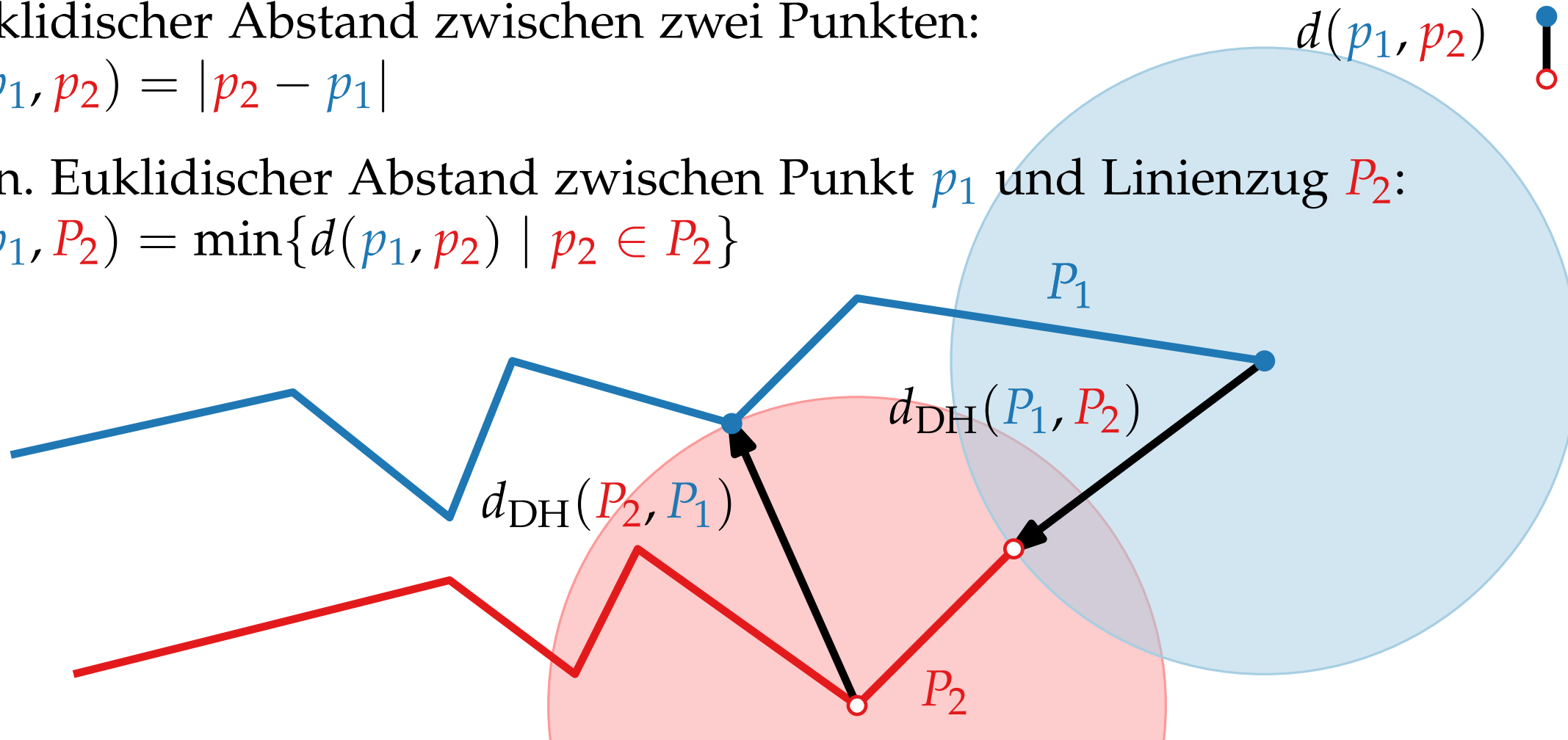
(Gerichtete) Hausdorff Distanz

- Euklidischer Abstand zwischen zwei Punkten:

$$d(p_1, p_2) = |p_2 - p_1|$$

- Min. Euklidischer Abstand zwischen Punkt p_1 und Linienzug P_2 :

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



- Gerichtete Hausdorff Distanz:

$$d_{DH}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in P_1\}$$

Achtung: Allgemein gilt
 $d_{DH}(P_1, P_2) \neq d_{DH}(P_2, P_1)$



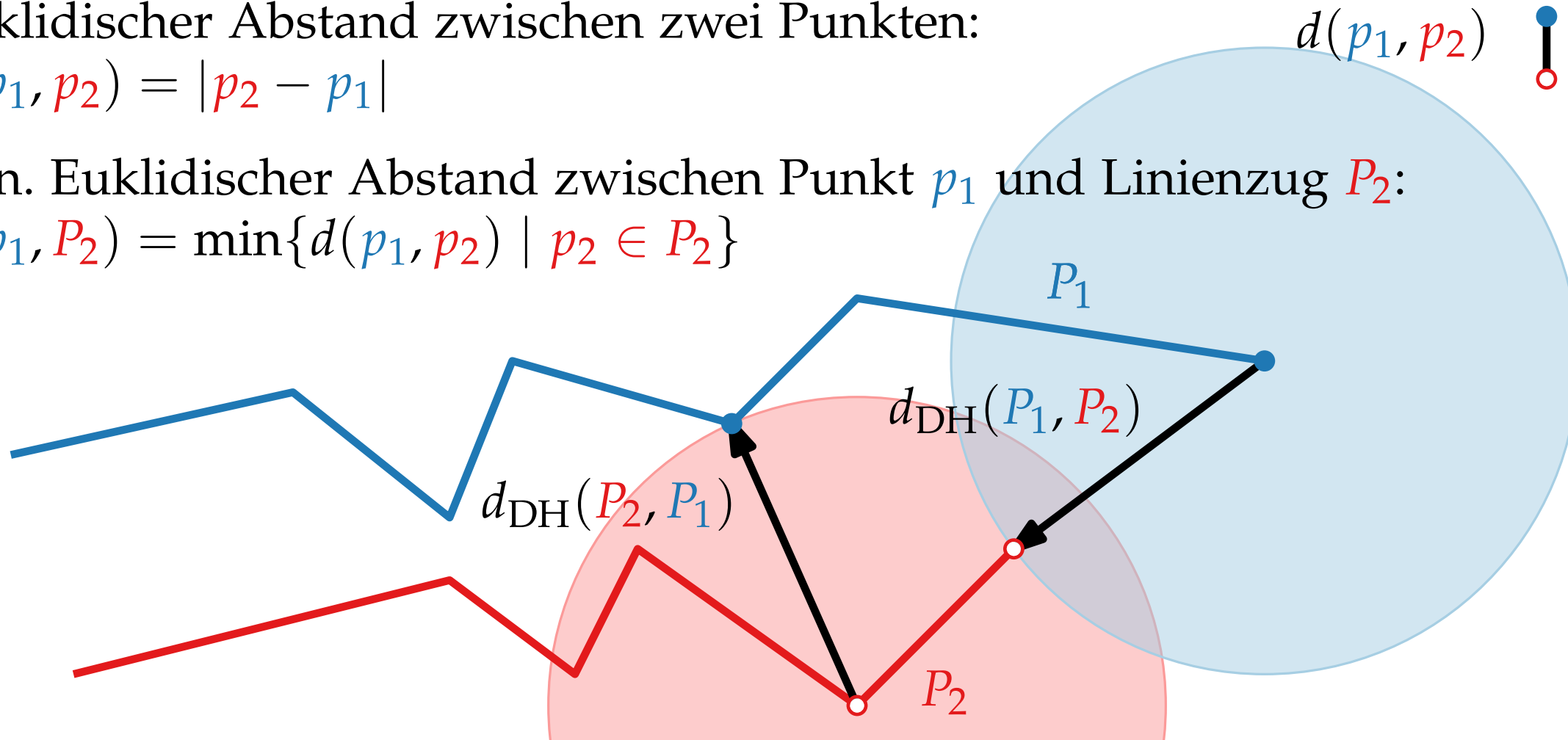
(Gerichtete) Hausdorff Distanz

- Euklidischer Abstand zwischen zwei Punkten:

$$d(p_1, p_2) = |p_2 - p_1|$$

- Min. Euklidischer Abstand zwischen Punkt p_1 und Linienzug P_2 :

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



- Gerichtete Hausdorff Distanz:

$$d_{DH}(P_1, P_2) = \max\{d(p_1, P_2) \mid p_1 \in P_1\}$$

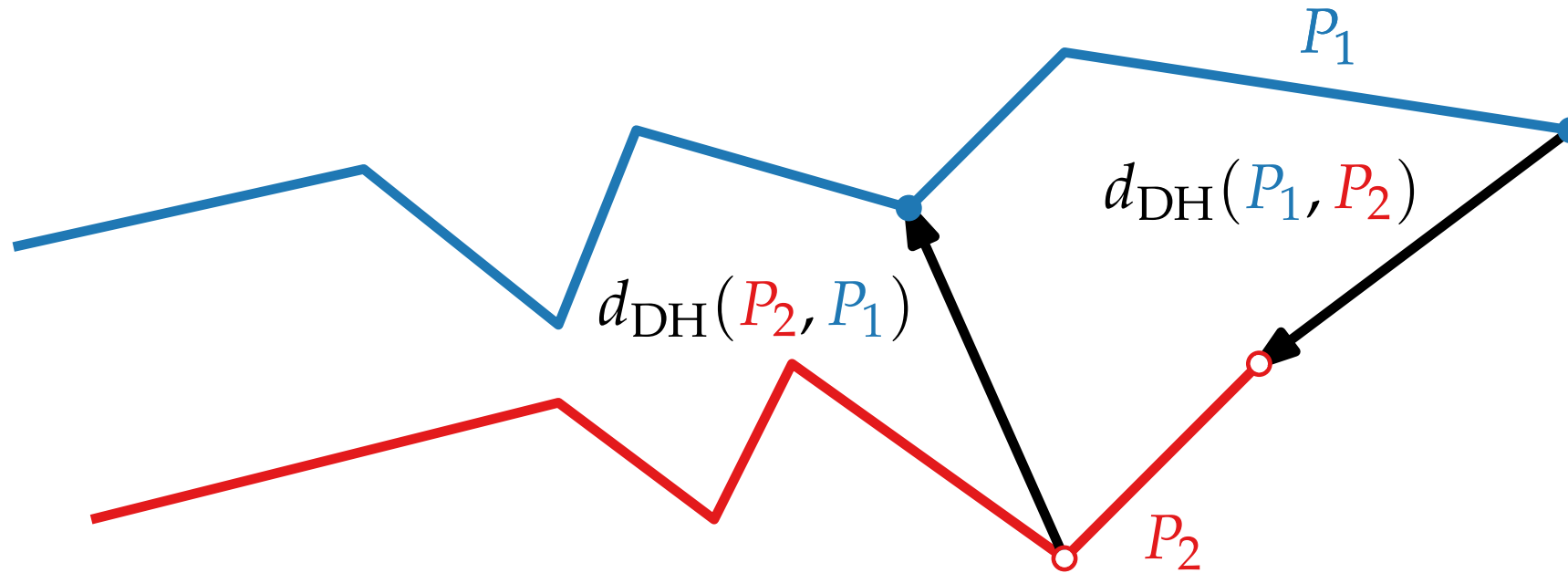
Achtung: Allgemein gilt
 $d_{DH}(P_1, P_2) \neq d_{DH}(P_2, P_1)$

- Hausdorff Distanz: $d_H = \max\{d_{DH}(P_1, P_2), d_{DH}(P_2, P_1)\}$



Hausdorff Distanz – Berechnung

Es gibt unendlich viele Punkte auf P_1 und P_2 .
Wie können wir die Berechnung vereinfachen?



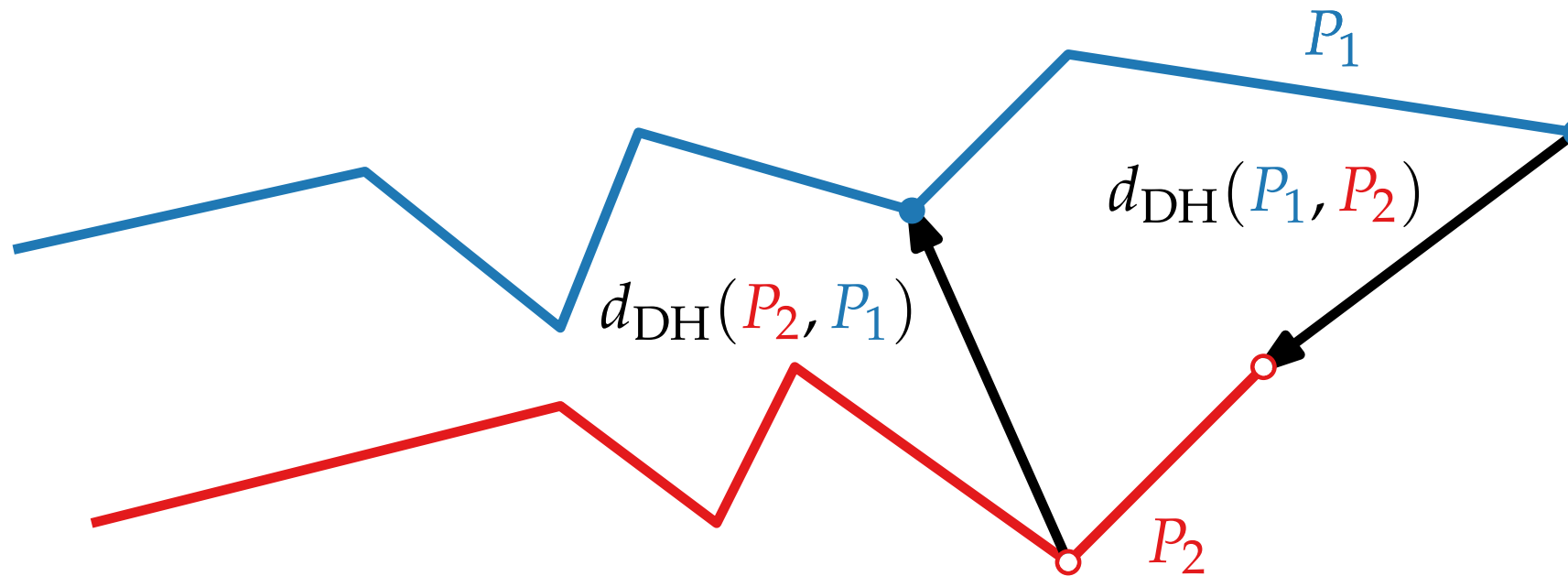


Hausdorff Distanz – Berechnung

Es gibt unendlich viele Punkte auf P_1 und P_2 .

Wie können wir die Berechnung vereinfachen?

- Berechnen gerichteter Hausdorff Distanz reicht aus.



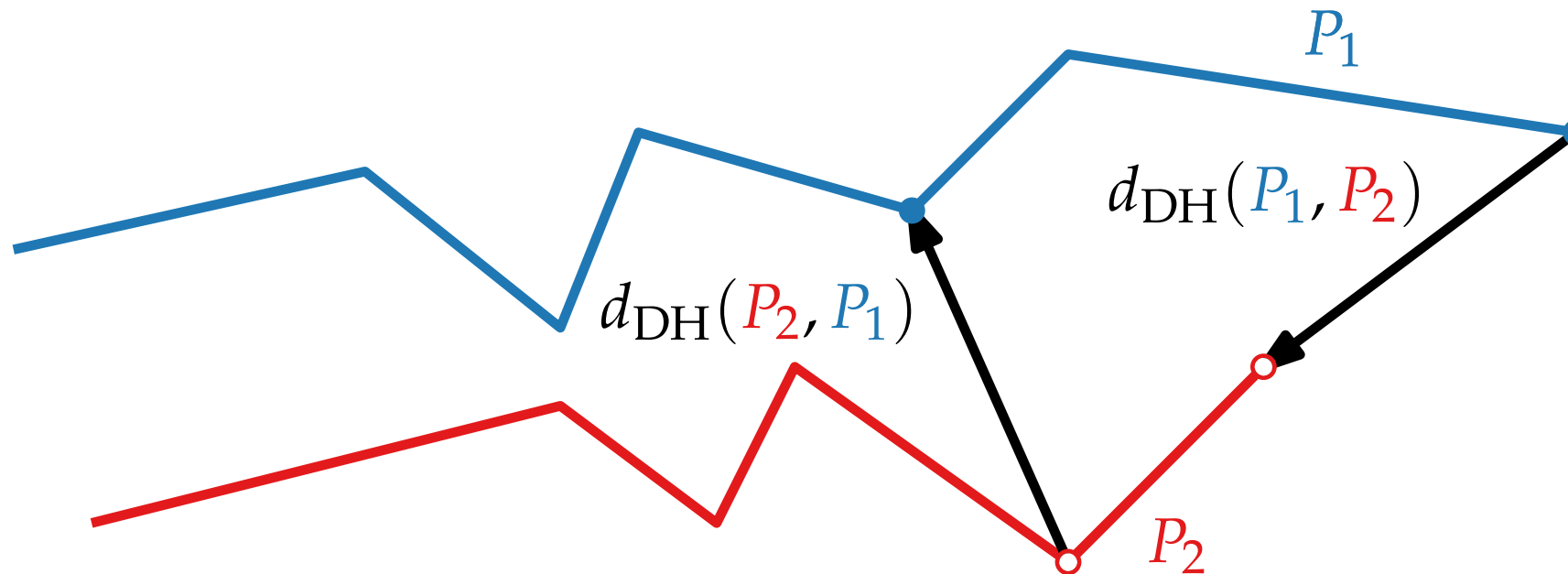


Hausdorff Distanz – Berechnung

Es gibt unendlich viele Punkte auf P_1 und P_2 .

Wie können wir die Berechnung vereinfachen?

- Berechnen gerichteter Hausdorff Distanz reicht aus.
- Hausdorff Distanz bezieht immer **mindestens eine Ecke** ein.



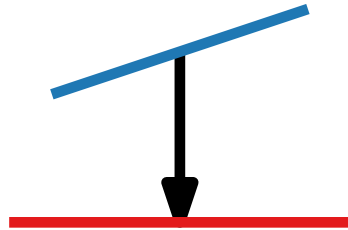
Hausdorff Distanz – Berechnung



Es gibt unendlich viele Punkte auf P_1 und P_2 .

Wie können wir die Berechnung vereinfachen?

- Berechnen gerichteter Hausdorff Distanz reicht aus.
- Hausdorff Distanz bezieht immer **mindestens eine Ecke** ein.



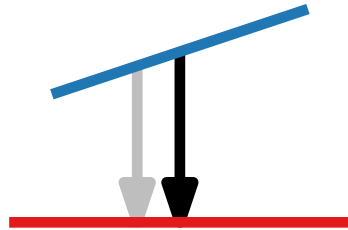
Hausdorff Distanz – Berechnung



Es gibt unendlich viele Punkte auf P_1 und P_2 .

Wie können wir die Berechnung vereinfachen?

- Berechnen gerichteter Hausdorff Distanz reicht aus.
- Hausdorff Distanz bezieht immer **mindestens eine Ecke** ein.



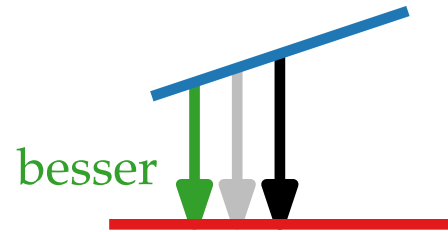


Hausdorff Distanz – Berechnung

Es gibt unendlich viele Punkte auf P_1 und P_2 .

Wie können wir die Berechnung vereinfachen?

- Berechnen gerichteter Hausdorff Distanz reicht aus.
- Hausdorff Distanz bezieht immer **mindestens eine Ecke** ein.



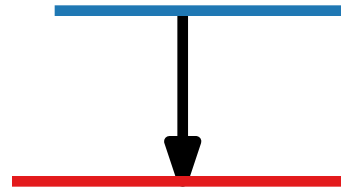
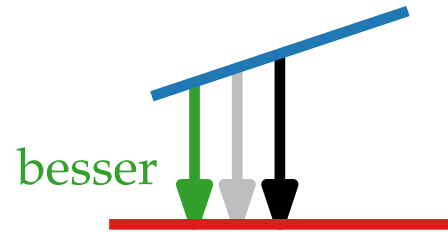
Hausdorff Distanz – Berechnung



Es gibt unendlich viele Punkte auf P_1 und P_2 .

Wie können wir die Berechnung vereinfachen?

- Berechnen gerichteter Hausdorff Distanz reicht aus.
- Hausdorff Distanz bezieht immer **mindestens eine Ecke** ein.



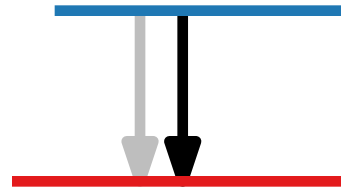
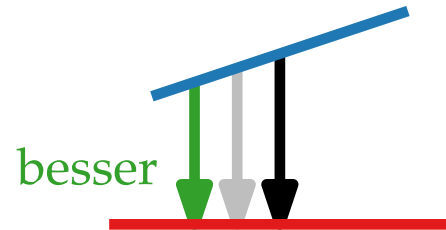
Hausdorff Distanz – Berechnung



Es gibt unendlich viele Punkte auf P_1 und P_2 .

Wie können wir die Berechnung vereinfachen?

- Berechnen gerichteter Hausdorff Distanz reicht aus.
- Hausdorff Distanz bezieht immer **mindestens eine Ecke** ein.



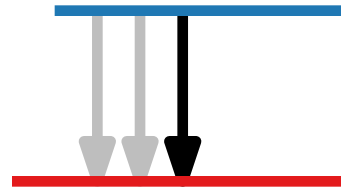
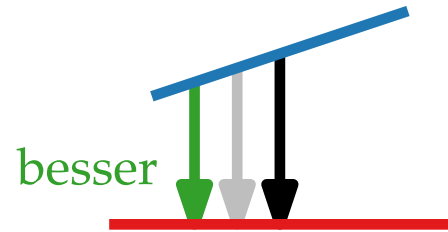


Hausdorff Distanz – Berechnung

Es gibt unendlich viele Punkte auf P_1 und P_2 .

Wie können wir die Berechnung vereinfachen?

- Berechnen gerichteter Hausdorff Distanz reicht aus.
- Hausdorff Distanz bezieht immer **mindestens eine Ecke** ein.



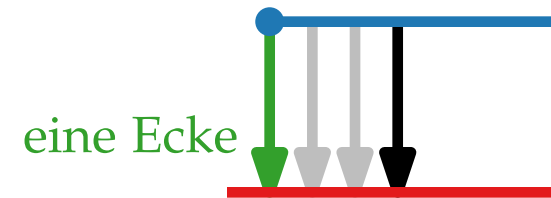
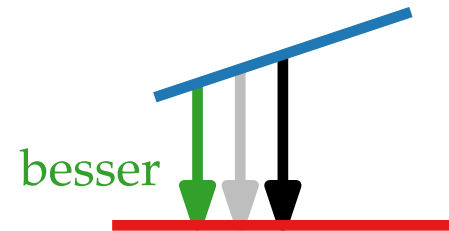


Hausdorff Distanz – Berechnung

Es gibt unendlich viele Punkte auf P_1 und P_2 .

Wie können wir die Berechnung vereinfachen?

- Berechnen gerichteter Hausdorff Distanz reicht aus.
- Hausdorff Distanz bezieht immer **mindestens eine Ecke** ein.



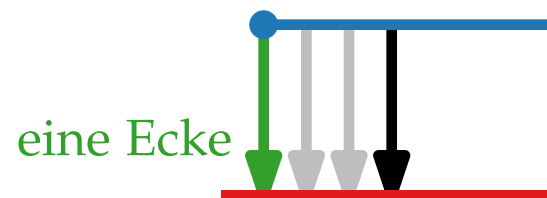
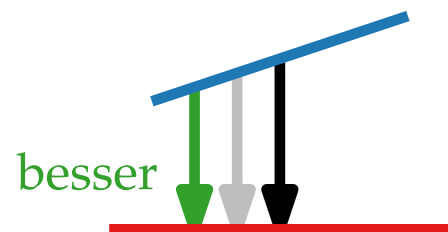


Hausdorff Distanz – Berechnung

Es gibt unendlich viele Punkte auf P_1 und P_2 .

Wie können wir die Berechnung vereinfachen?

- Berechnen gerichteter Hausdorff Distanz reicht aus.
- Hausdorff Distanz bezieht immer **mindestens eine Ecke** ein.



→ Naive Berechnung in $\mathcal{O}(n_1 n_2)$ Zeit.

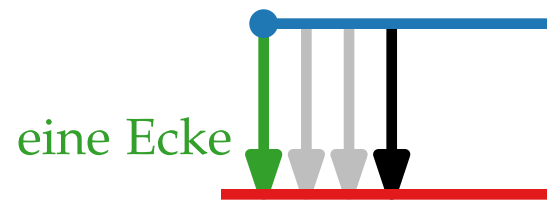
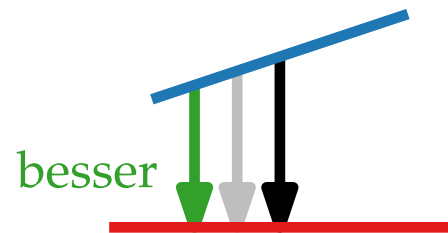


Hausdorff Distanz – Berechnung

Es gibt unendlich viele Punkte auf P_1 und P_2 .

Wie können wir die Berechnung vereinfachen?

- Berechnen gerichteter Hausdorff Distanz reicht aus.
- Hausdorff Distanz bezieht immer **mindestens eine Ecke** ein.



- ➔ Naive Berechnung in $\mathcal{O}(n_1 n_2)$ Zeit.
- ➔ Berechnung mit Voronoi-Diagramm und Sweep-Line Algorithmus in $\mathcal{O}((n_1 + n_2) \log(n_1 + n_2))$ Zeit. [Alt et al. 1995]



Hausdorff Distanz – Berechnung

Es gibt unendlich viele Punkte auf P_1 und P_2 .

Wie können wir die Berechnung vereinfachen?

- Berechnen gerichteter Hausdorff Distanz reicht aus.
- Hausdorff Distanz bezieht immer **mindestens eine Ecke** ein.



- ➔ Naive Berechnung in $\mathcal{O}(n_1 n_2)$ Zeit.
- ➔ Berechnung mit Voronoi-Diagramm und Sweep-Line Algorithmus in $\mathcal{O}((n_1 + n_2) \log(n_1 + n_2))$ Zeit. [Alt et al. 1995]

Die Hausdorff Distanz stellt für jeden Punkt $p_1 \in P_1$ einen **Bezug** zu einem Punkt $p_2 \in P_2$ her.



Hausdorff Distanz – Berechnung

Es gibt unendlich viele Punkte auf P_1 und P_2 .

Wie können wir die Berechnung vereinfachen?

- Berechnen gerichteter Hausdorff Distanz reicht aus.
- Hausdorff Distanz bezieht immer **mindestens eine Ecke** ein.



- ➔ Naive Berechnung in $\mathcal{O}(n_1 n_2)$ Zeit.
- ➔ Berechnung mit Voronoi-Diagramm und Sweep-Line Algorithmus in $\mathcal{O}((n_1 + n_2) \log(n_1 + n_2))$ Zeit. [Alt et al. 1995]

Die Hausdorff Distanz stellt für jeden Punkt $p_1 \in P_1$ einen **Bezug** zu einem Punkt $p_2 \in P_2$ her.

- ➔ Wichtig für Map Matching!

Beispiel – Point Pattern Matching



Typische Aufgabe:

Beispiel – Point Pattern Matching



Typische Aufgabe:

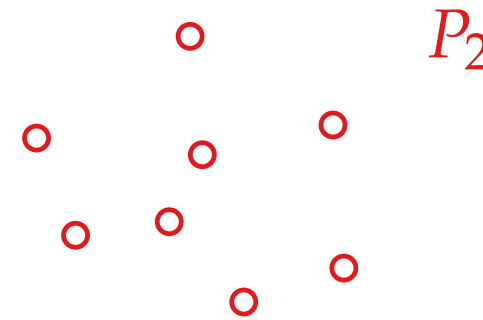
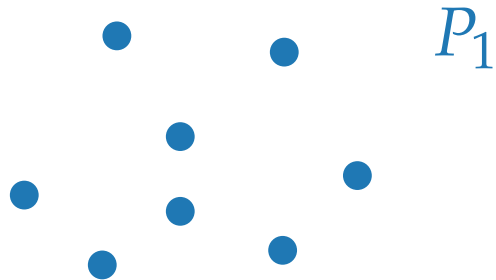
Gegeben: Zwei diskrete Punktmenge P_1 , P_2

Beispiel – Point Pattern Matching



Typische Aufgabe:

Gegeben: Zwei diskrete Punktmenge P_1 , P_2



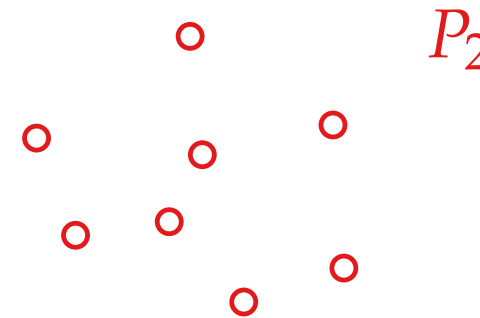
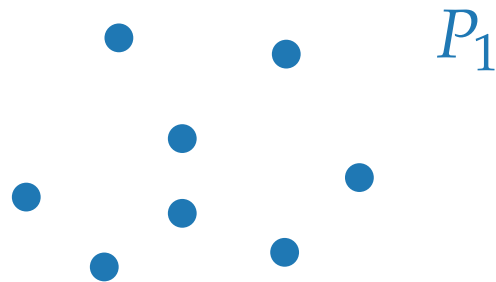
Beispiel – Point Pattern Matching



Typische Aufgabe:

Gegeben: Zwei diskrete Punktmenge P_1 , P_2

Gesucht: Finde Rotation/Verschiebung f , so dass $d_H(f(P_1), P_2)$ minimal ist.



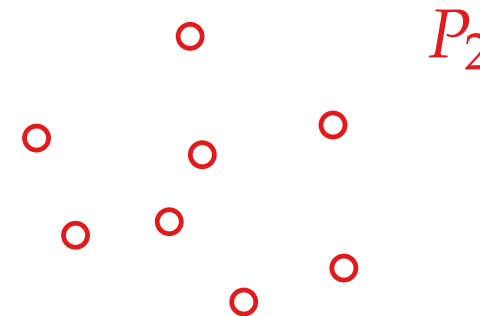
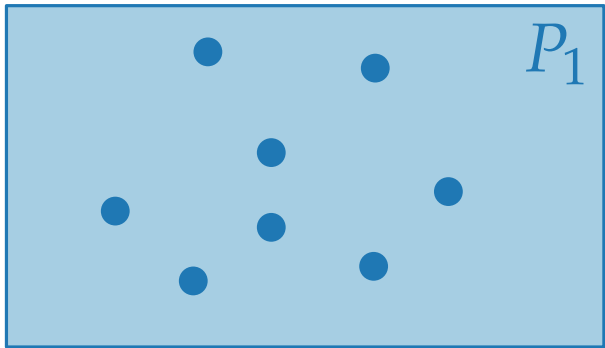


Beispiel – Point Pattern Matching

Typische Aufgabe:

Gegeben: Zwei diskrete Punktmengen P_1 , P_2

Gesucht: Finde Rotation/Verschiebung f , so dass $d_H(f(P_1), P_2)$ minimal ist.



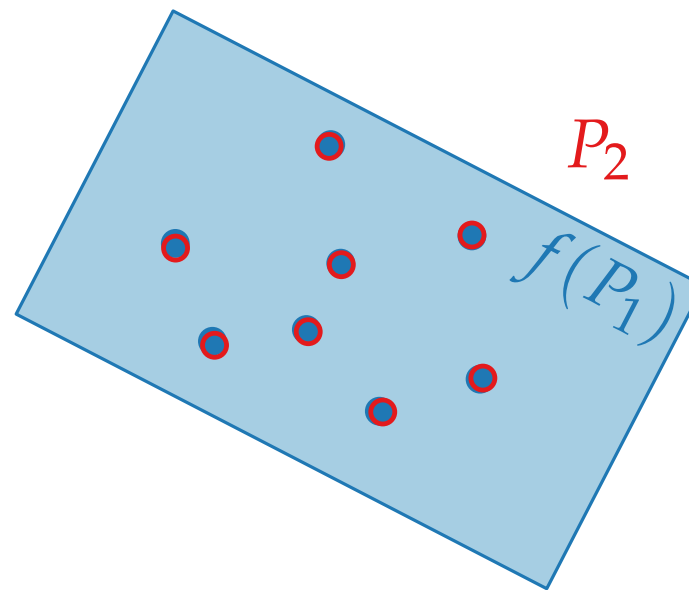
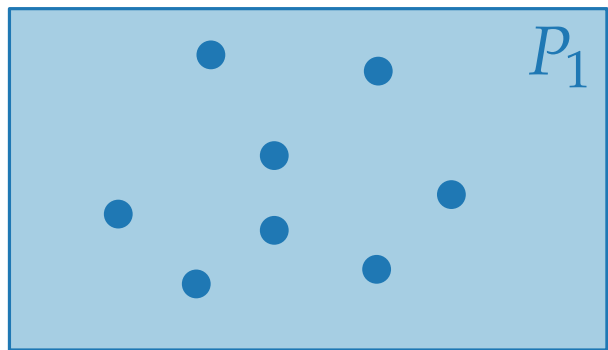


Beispiel – Point Pattern Matching

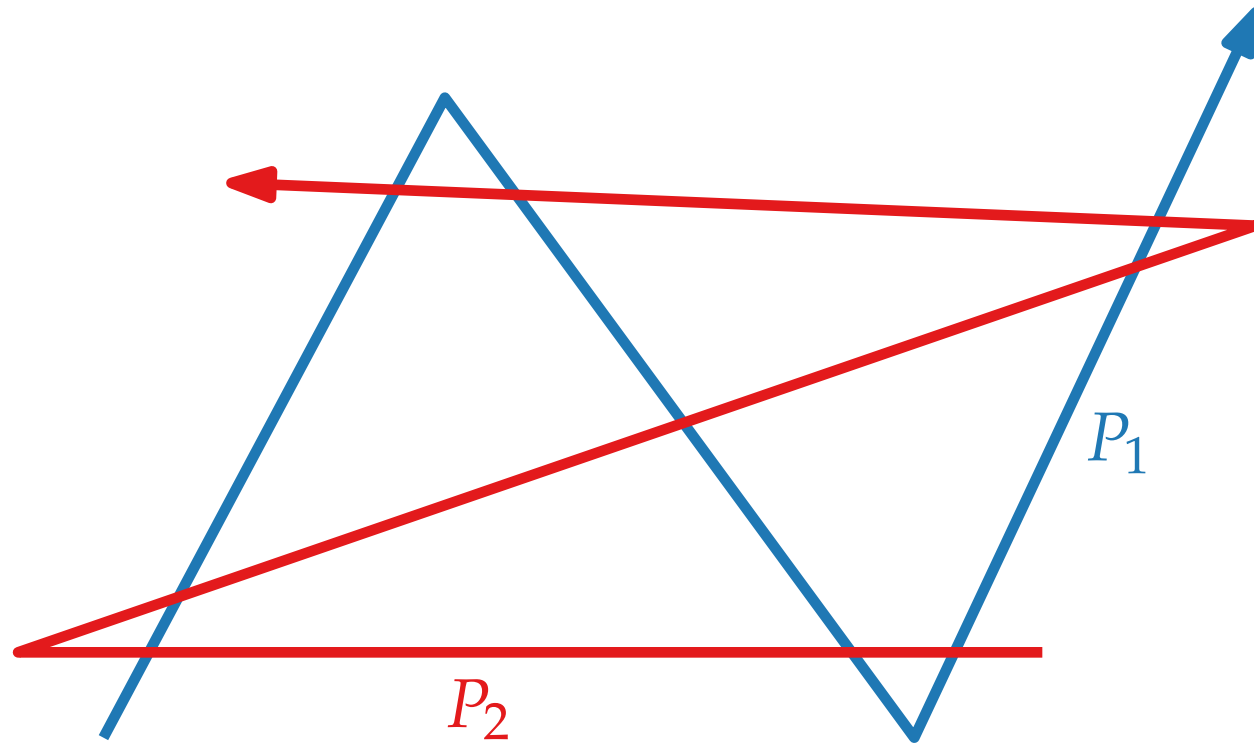
Typische Aufgabe:

Gegeben: Zwei diskrete Punktmengen P_1 , P_2

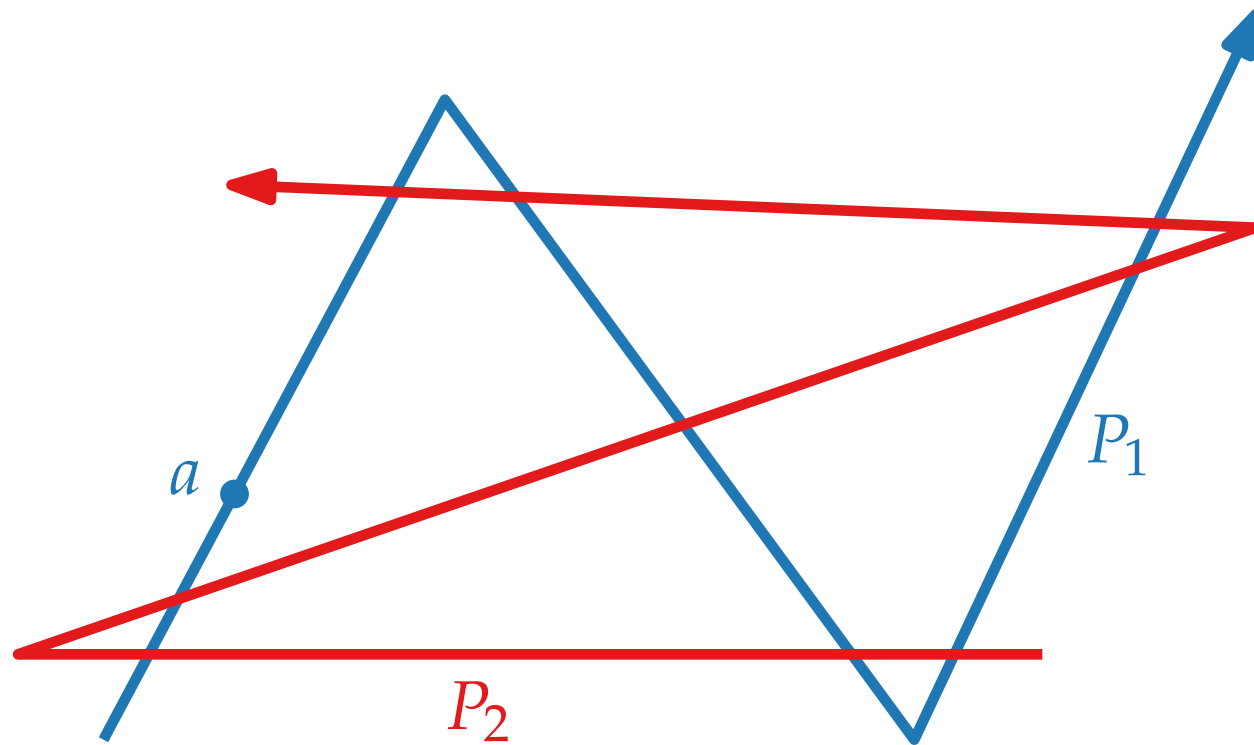
Gesucht: Finde Rotation/Verschiebung f , so dass $d_H(f(P_1), P_2)$ minimal ist.



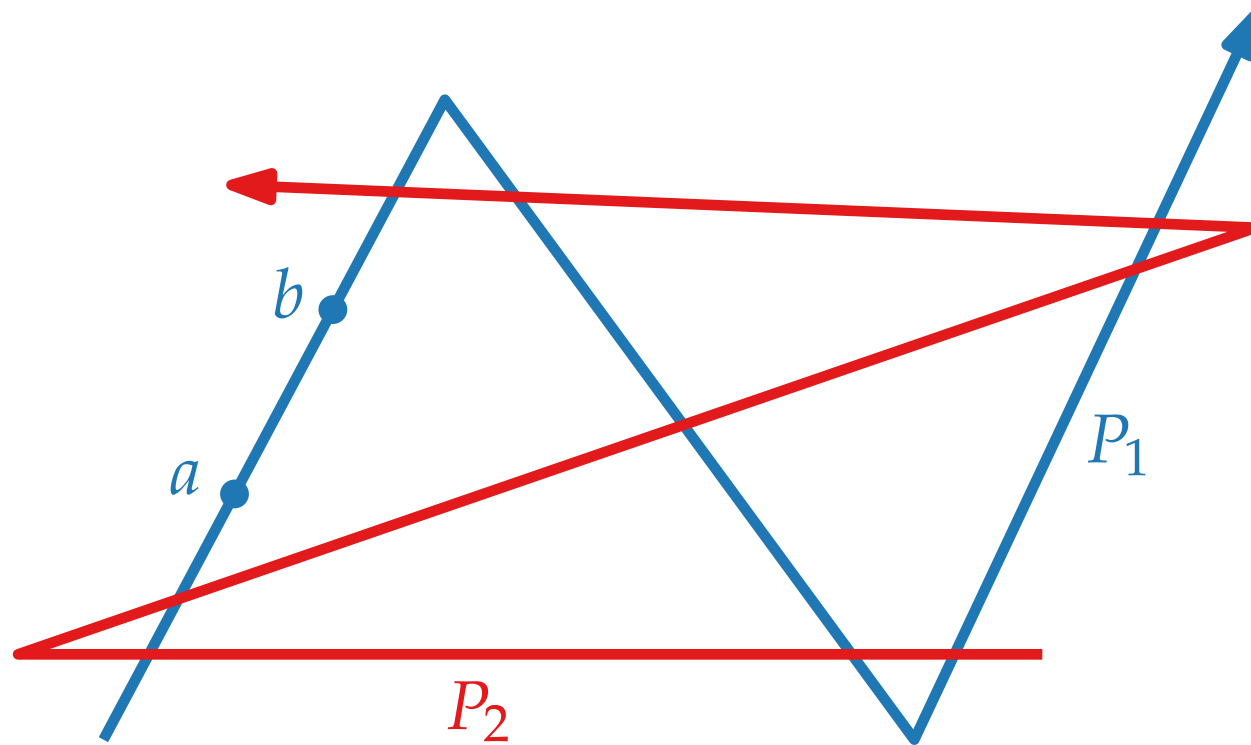
Hausdorff Distanz – Probleme?



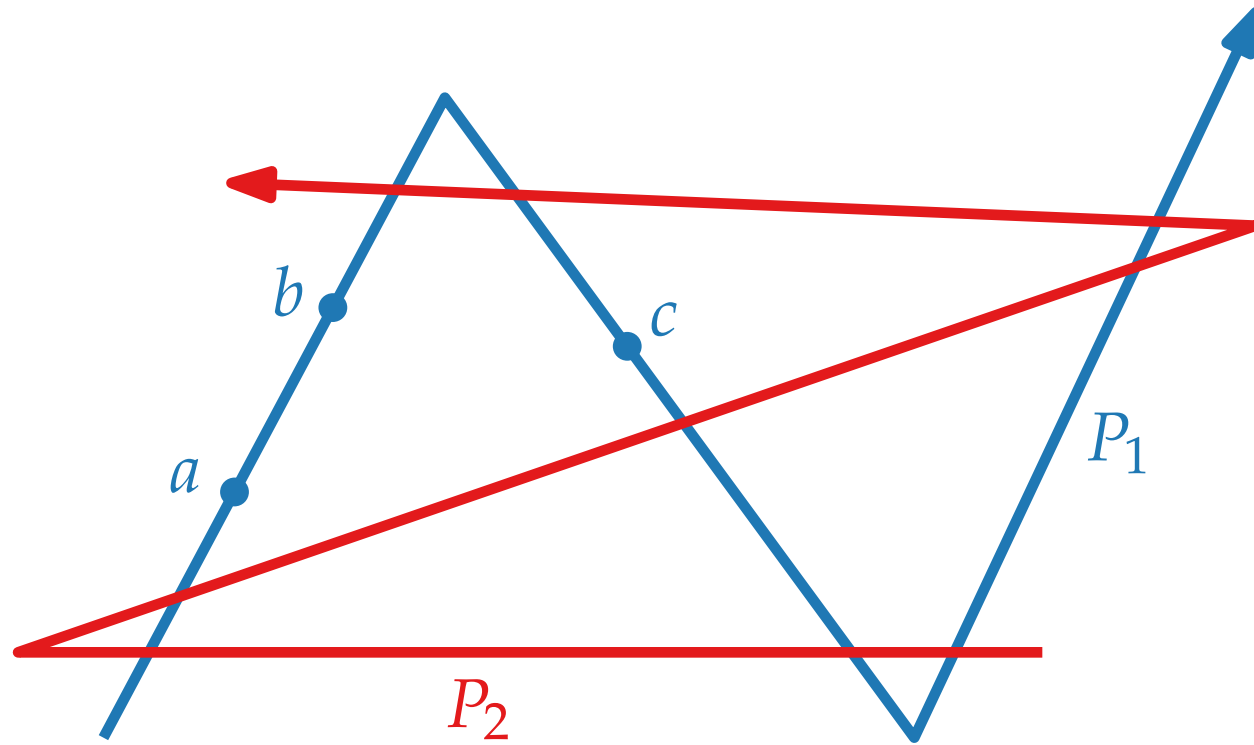
Hausdorff Distanz – Probleme?



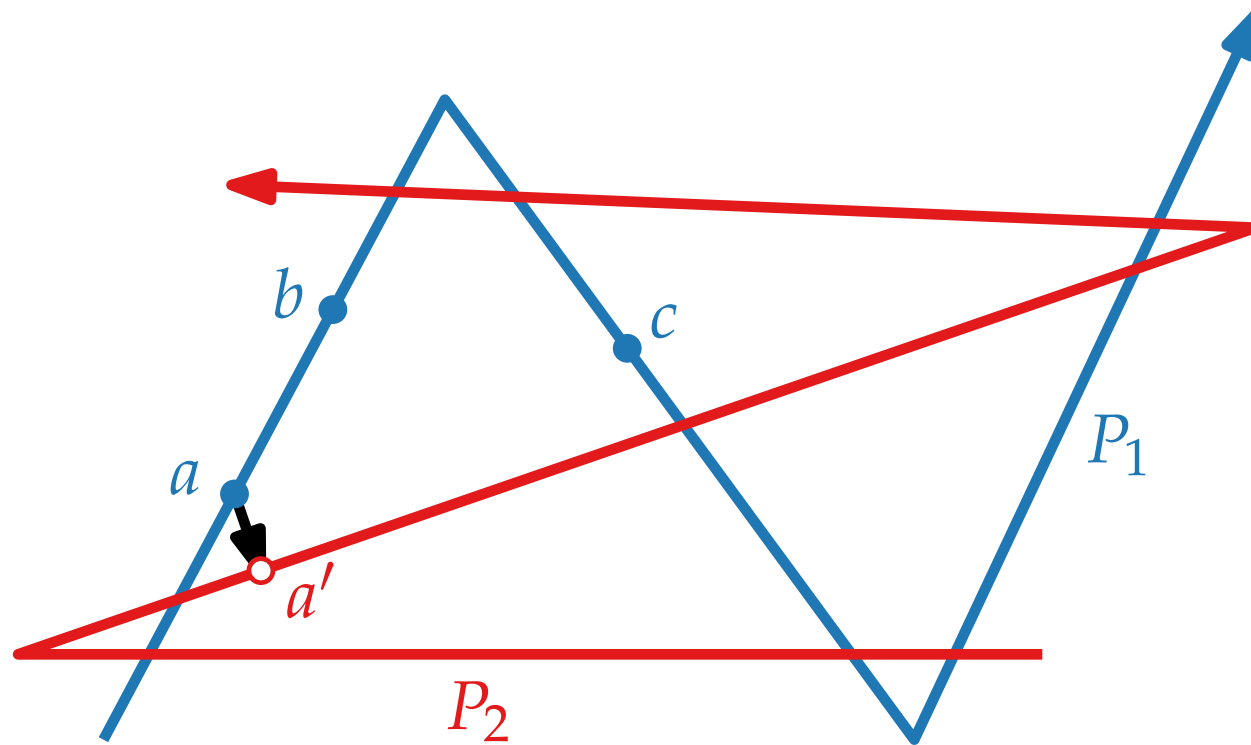
Hausdorff Distanz – Probleme?



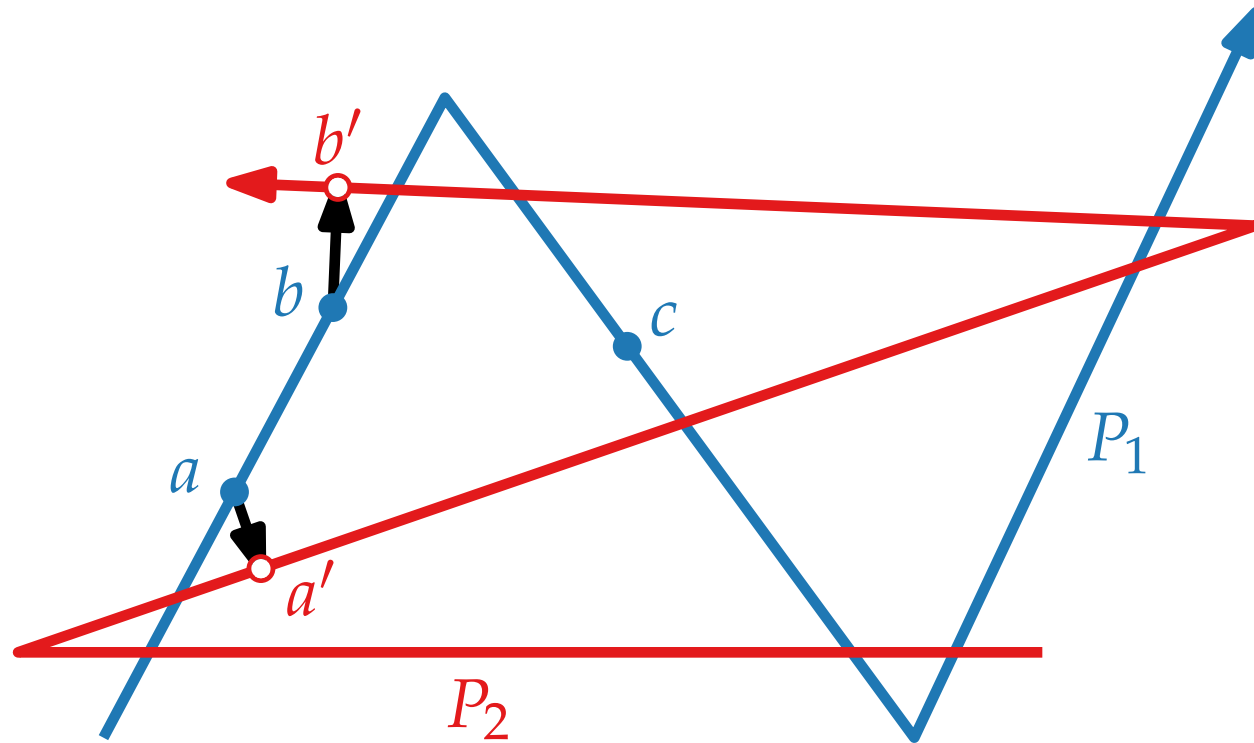
Hausdorff Distanz – Probleme?



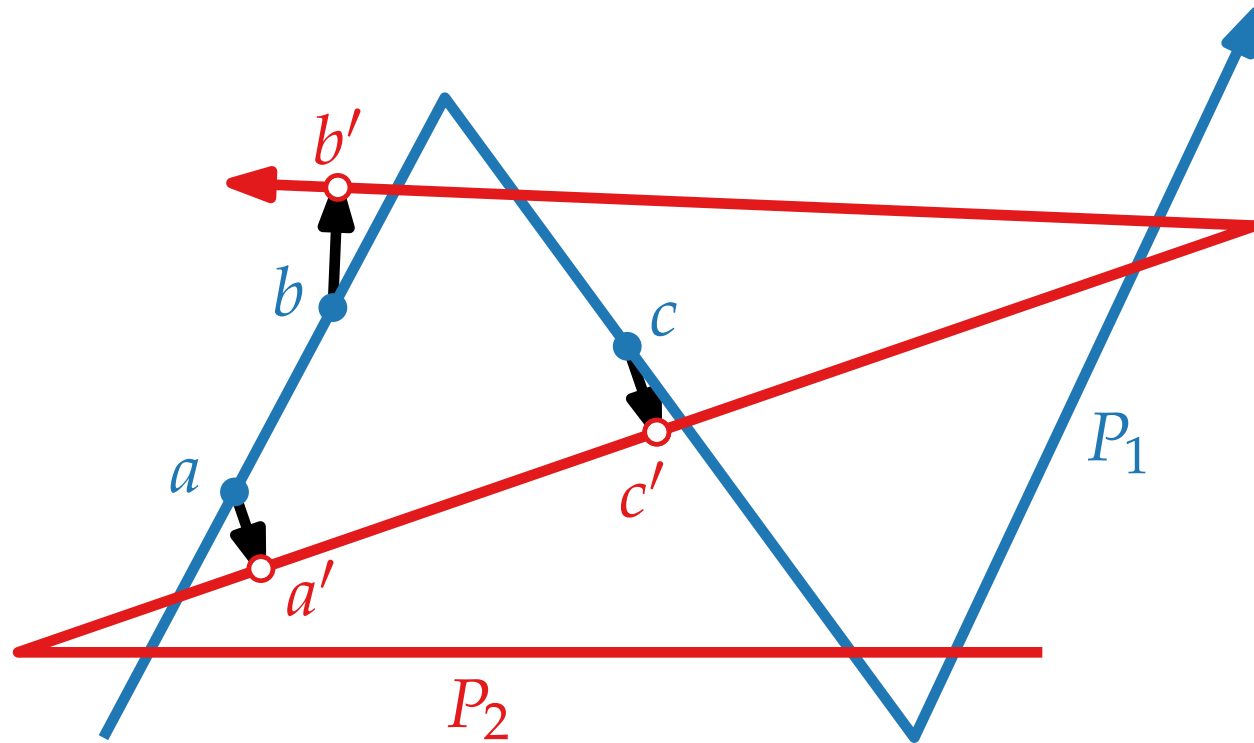
Hausdorff Distanz – Probleme?



Hausdorff Distanz – Probleme?



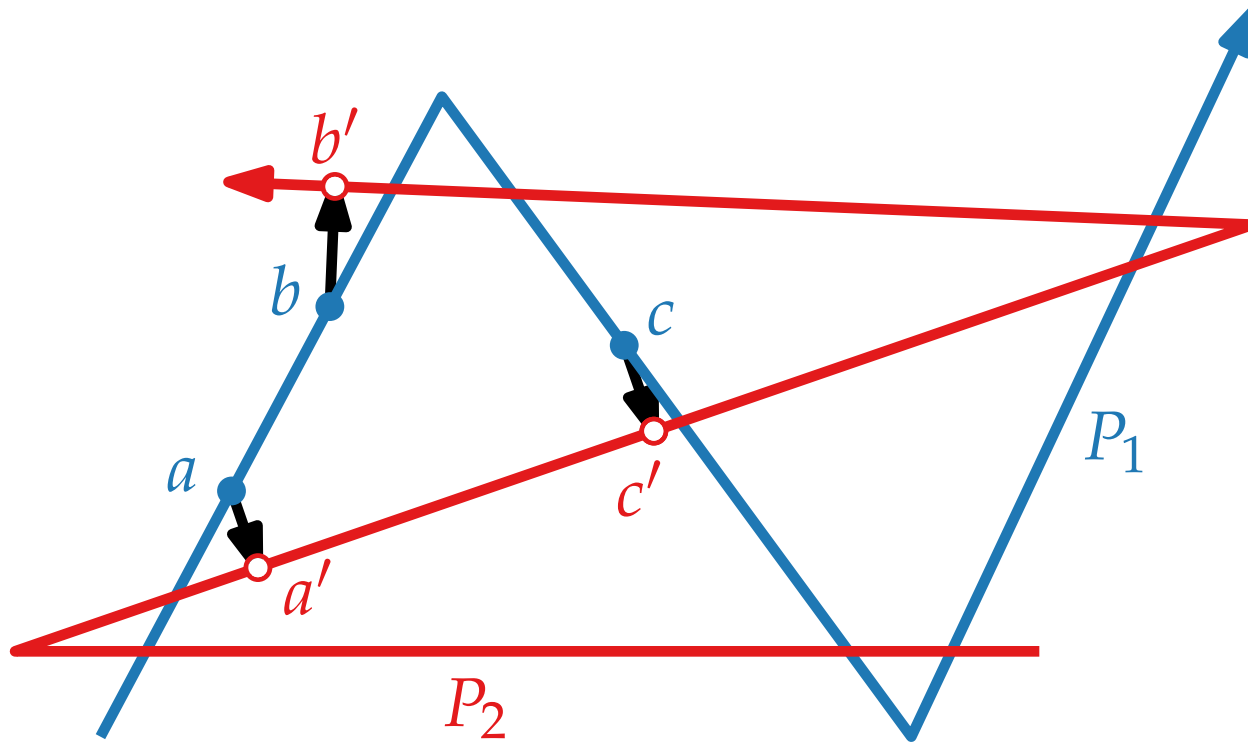
Hausdorff Distanz – Probleme?



Hausdorff Distanz – Probleme?



Bezugspunkte auf P_2 halten nicht die Reihenfolge der Punkte auf P_1 ein!

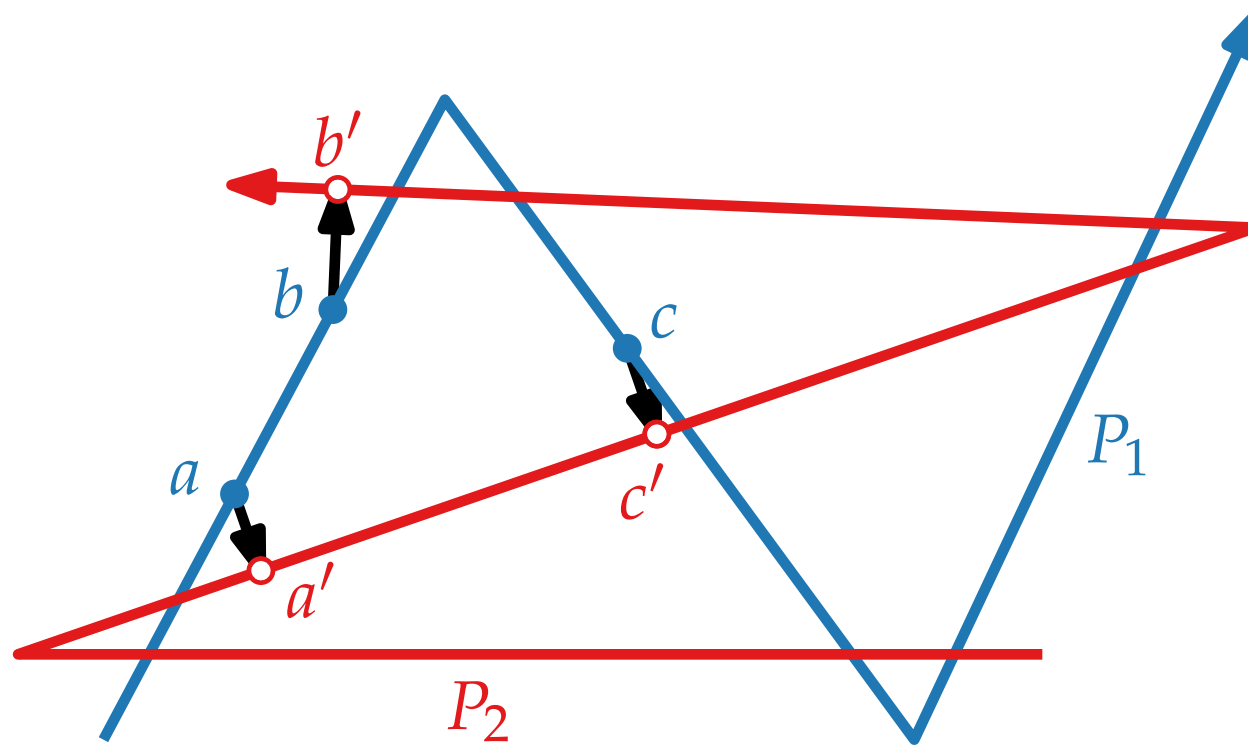




Hausdorff Distanz – Probleme?

Bezugspunkte auf P_2 halten nicht die Reihenfolge der Punkte auf P_1 ein!

$P_1 : a \rightarrow b \rightarrow c$



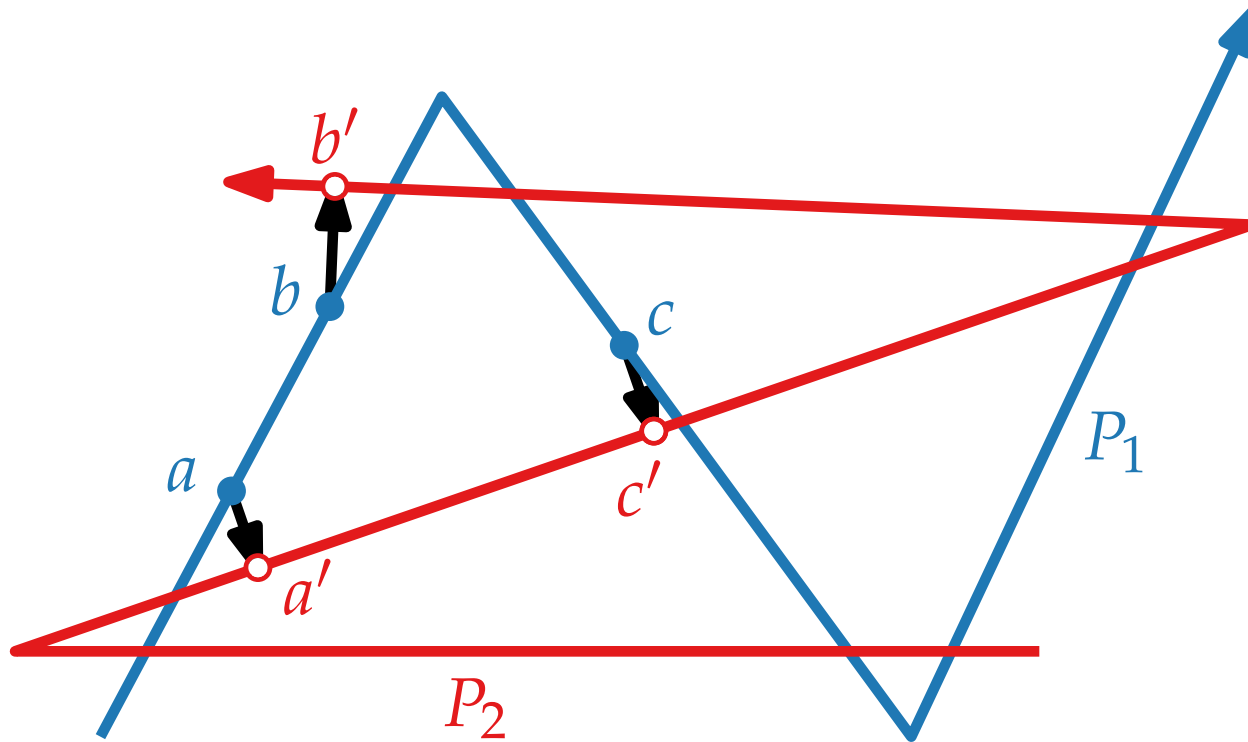


Hausdorff Distanz – Probleme?

Bezugspunkte auf P_2 halten nicht die Reihenfolge der Punkte auf P_1 ein!

$P_1 : a \rightarrow b \rightarrow c$

$P_2 : a' \rightarrow c' \rightarrow b'$



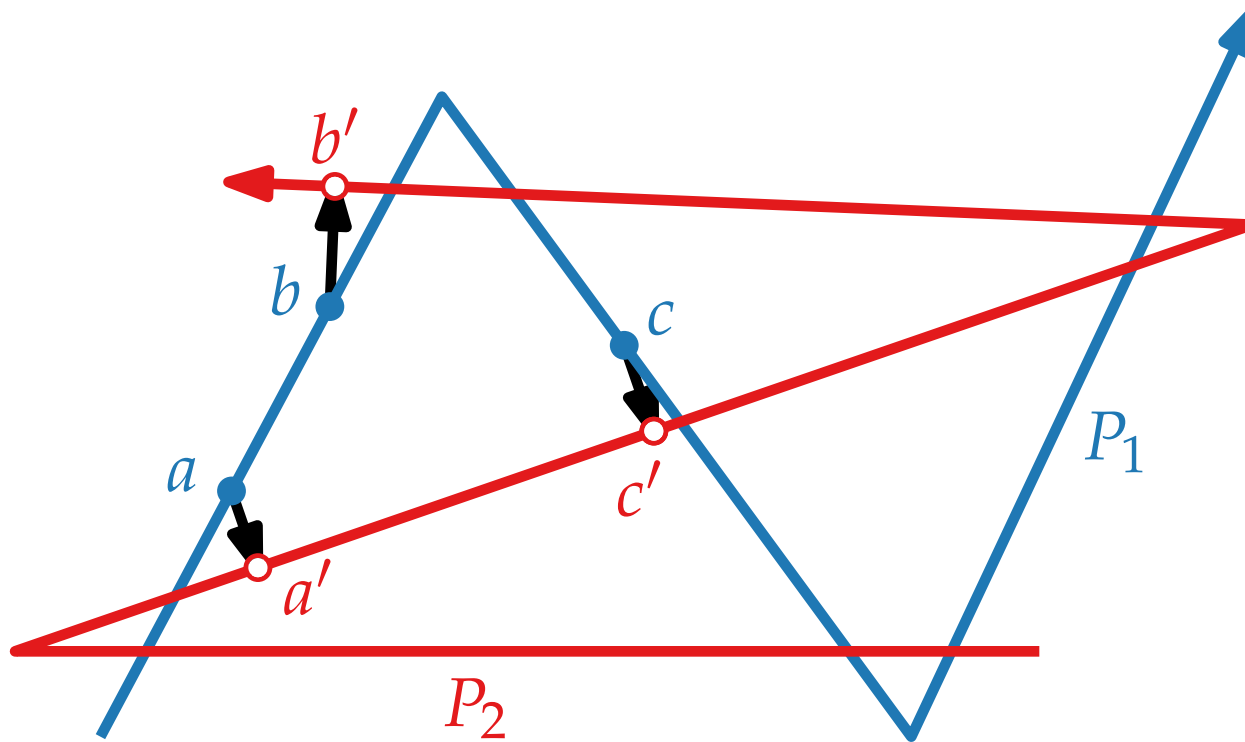


Hausdorff Distanz – Probleme?

Bezugspunkte auf P_2 halten nicht die Reihenfolge der Punkte auf P_1 ein!

$P_1 : a \rightarrow b \rightarrow c$

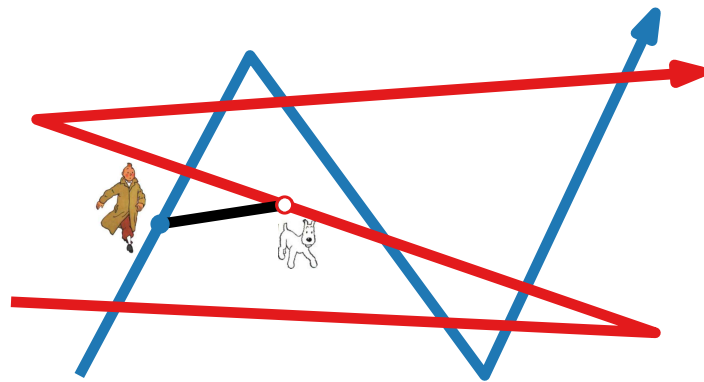
$P_2 : a' \rightarrow c' \rightarrow b'$



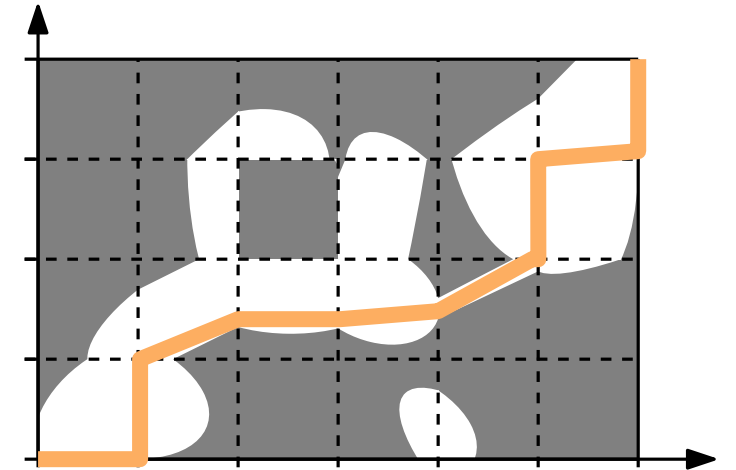
➔ Zuordnung der Punkte nicht plausibel.

Algorithmen für geographische Informationssysteme

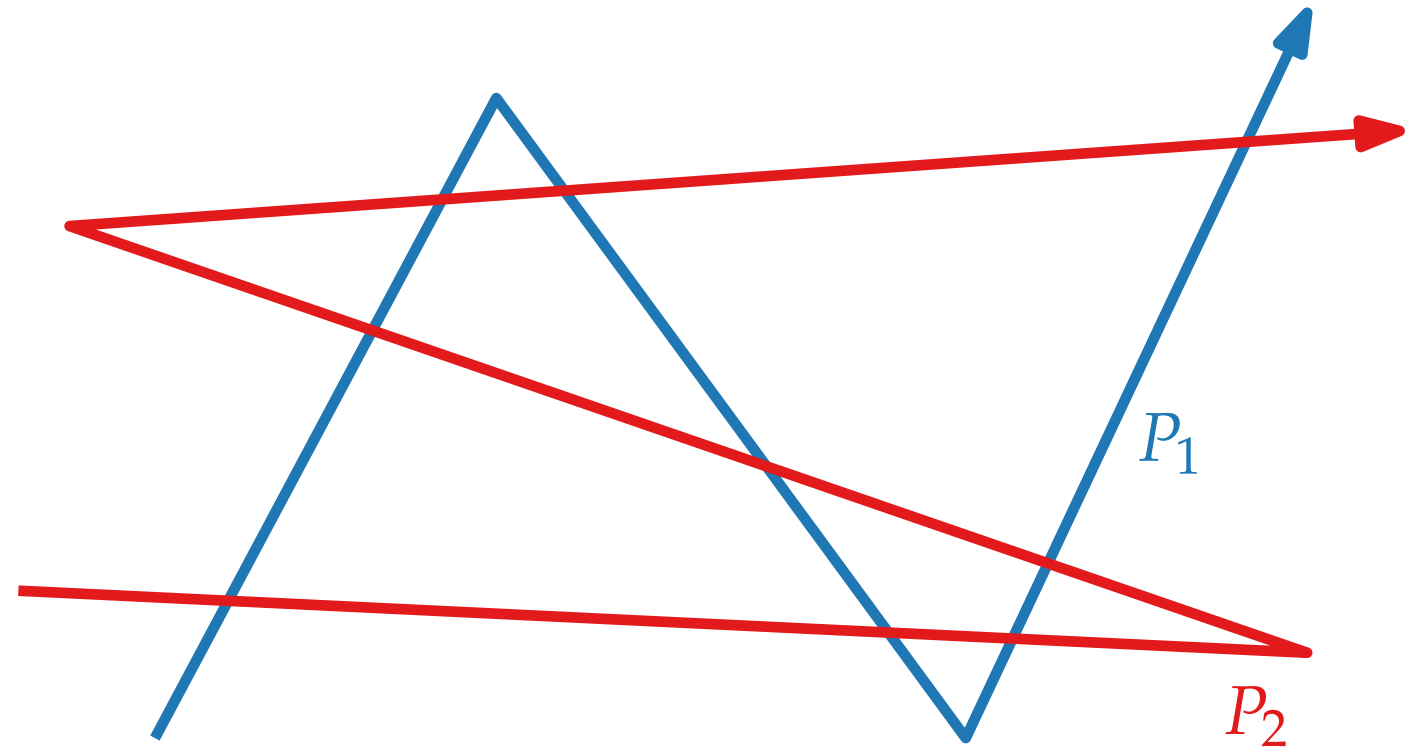
3. Vorlesung Map Matching



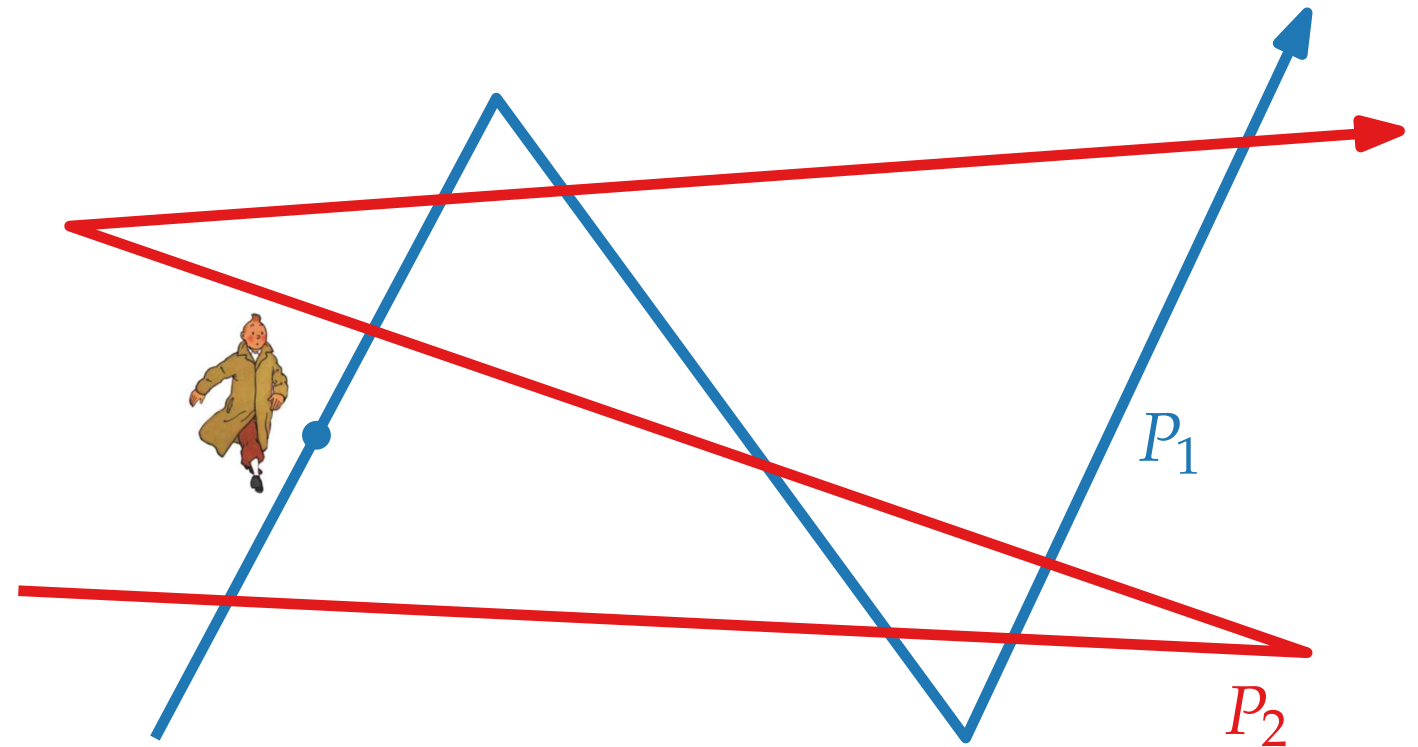
Teil III:
Fréchet Distanz



Fréchet Distanz – Idee



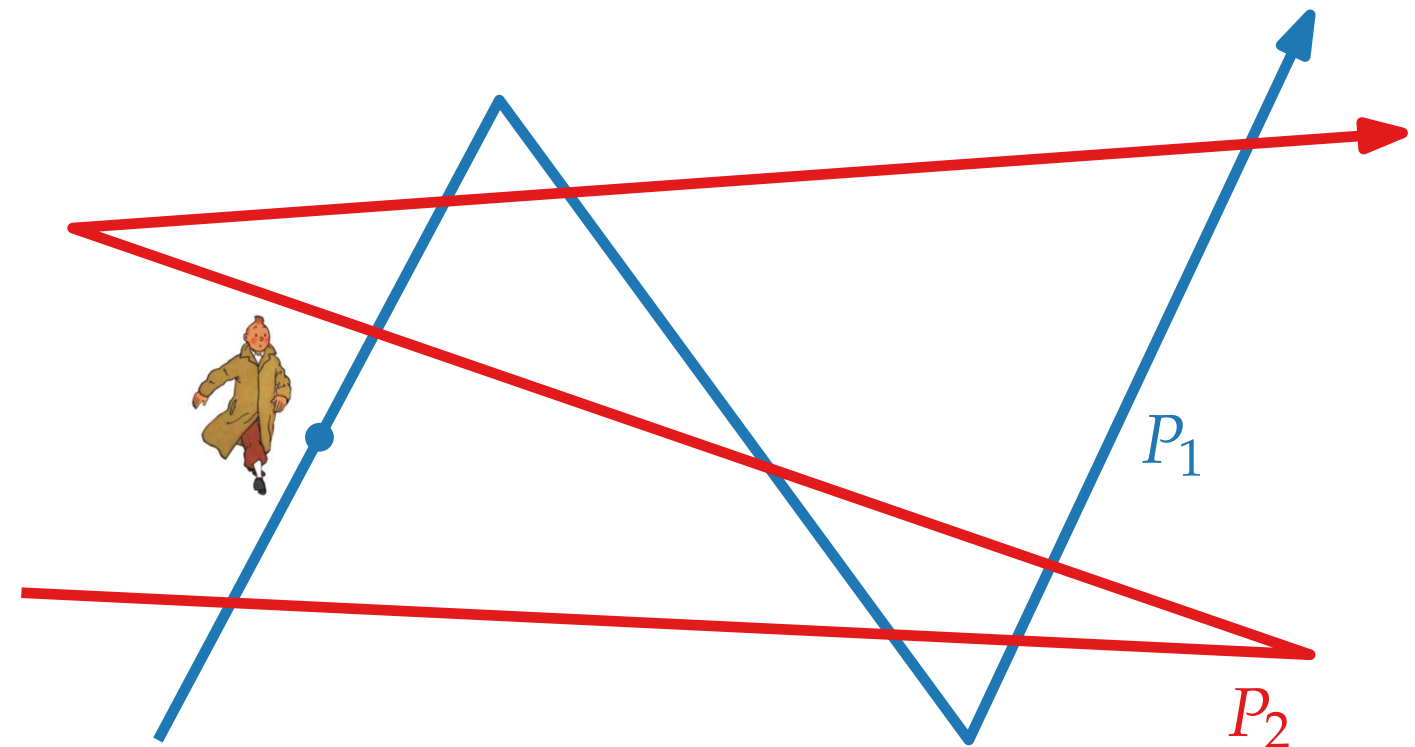
Fréchet Distanz – Idee



Fréchet Distanz – Idee



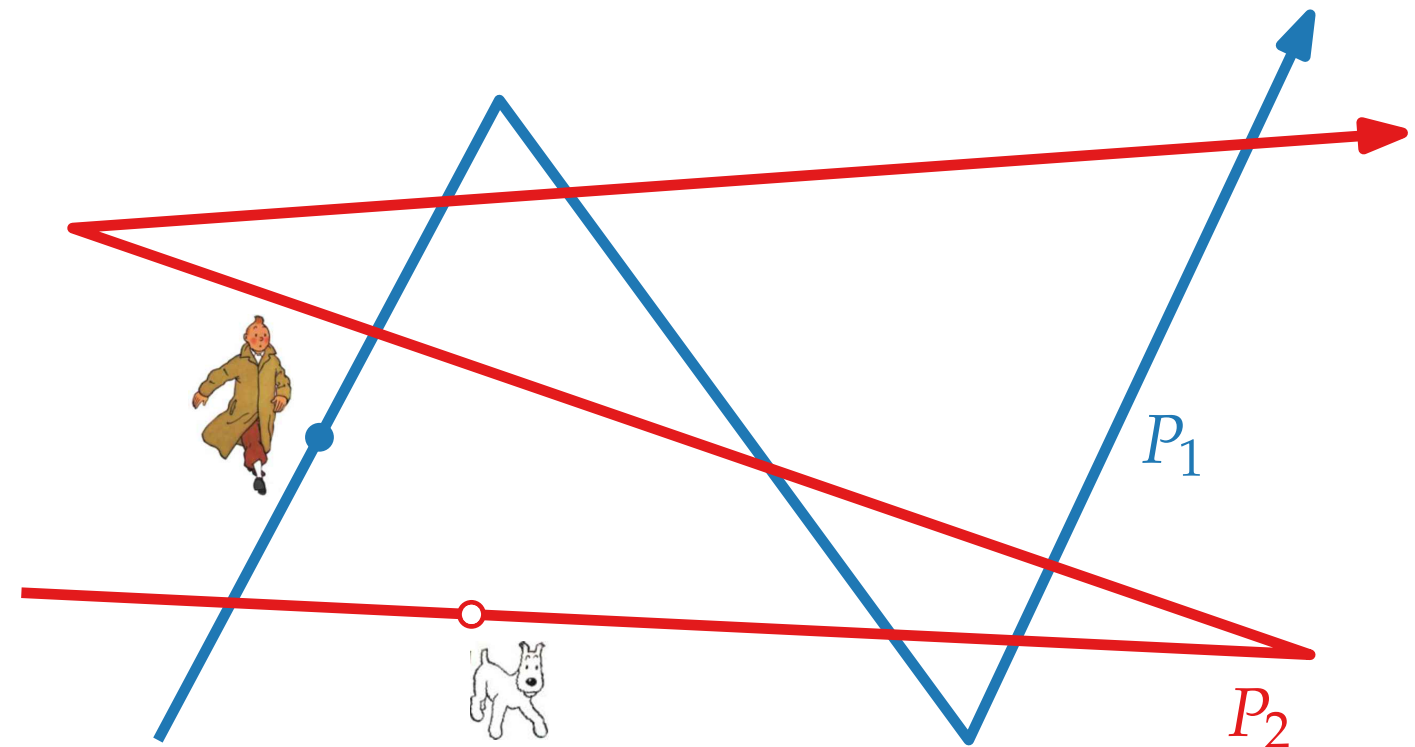
- **Herrchen** läuft entlang P_1 ohne jemals umzukehren.



Fréchet Distanz – Idee



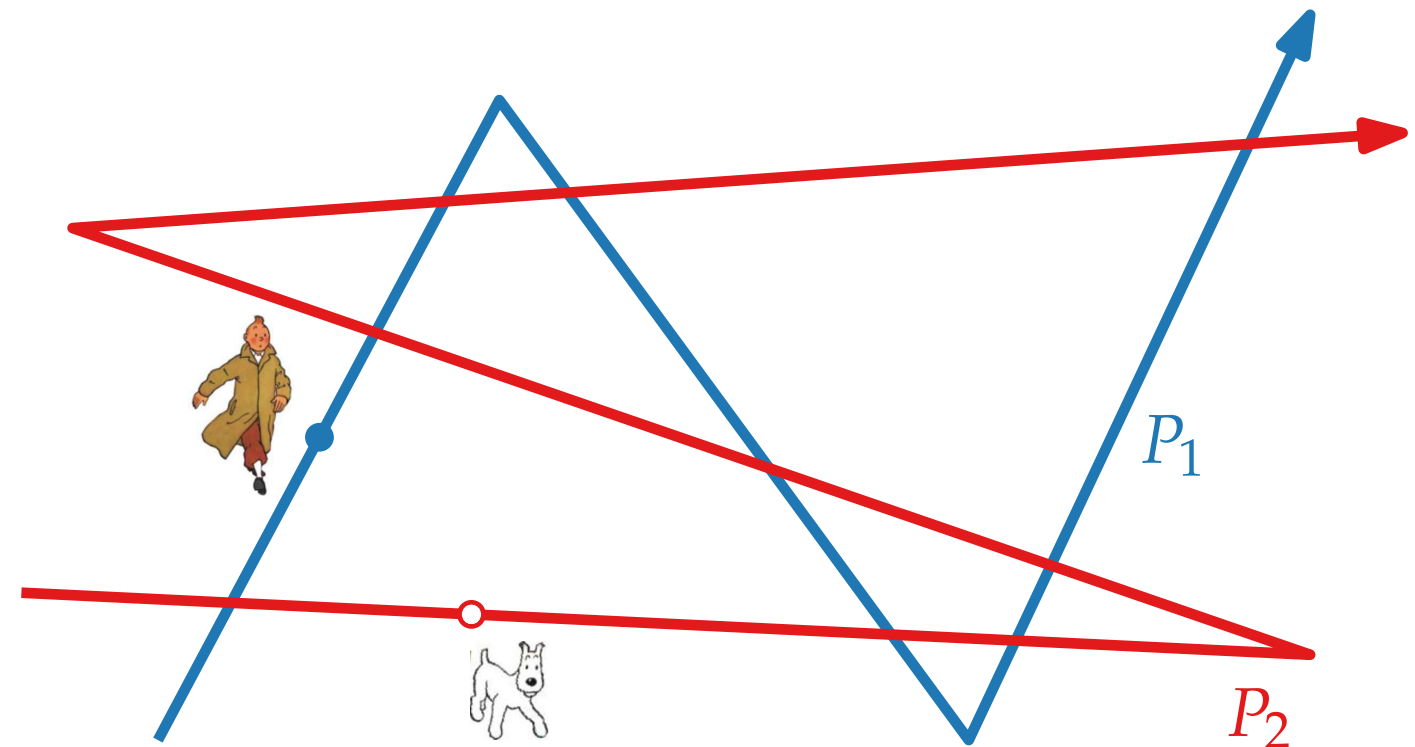
- **Herrchen** läuft entlang P_1 ohne jemals umzukehren.





Fréchet Distanz – Idee

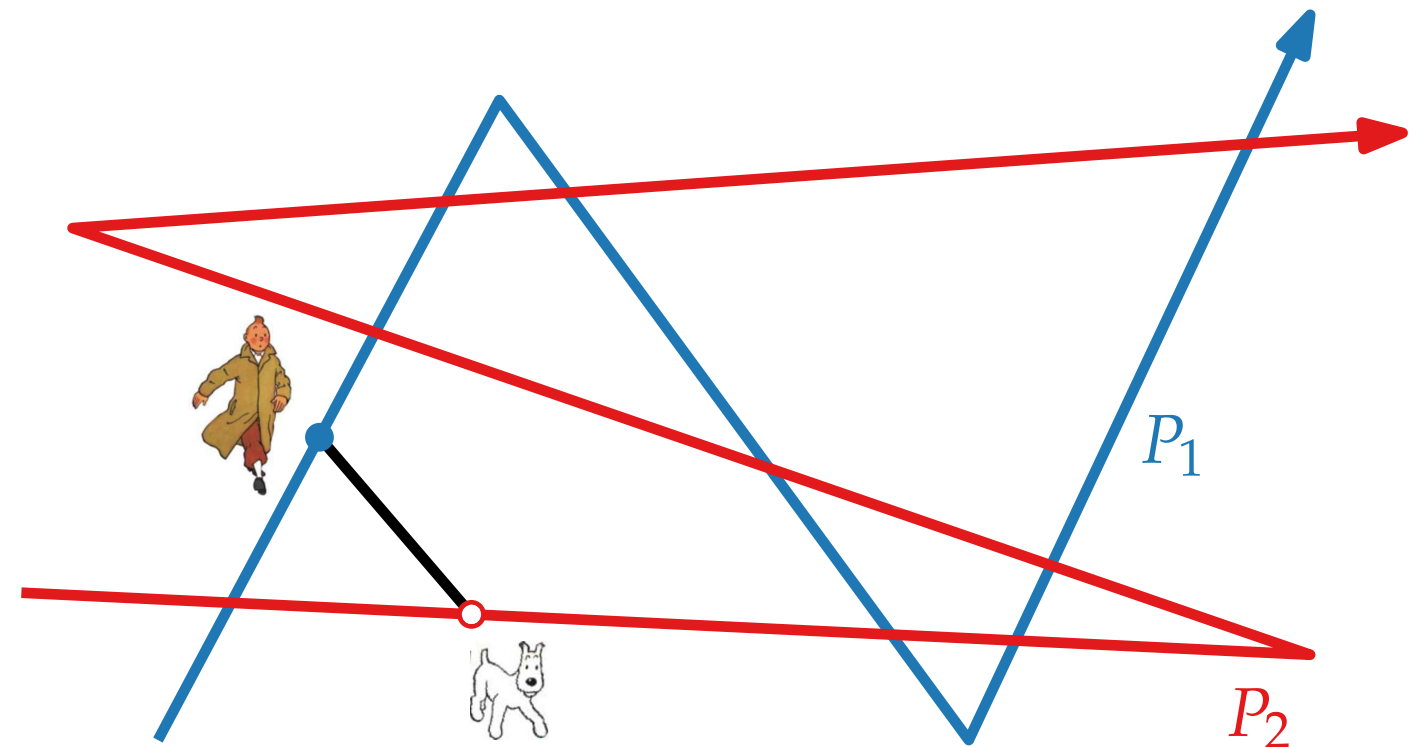
- **Herrchen** läuft entlang P_1 ohne jemals umzukehren.
- **Hund** läuft entlang P_2 ohne jemals umzukehren.





Fréchet Distanz – Idee

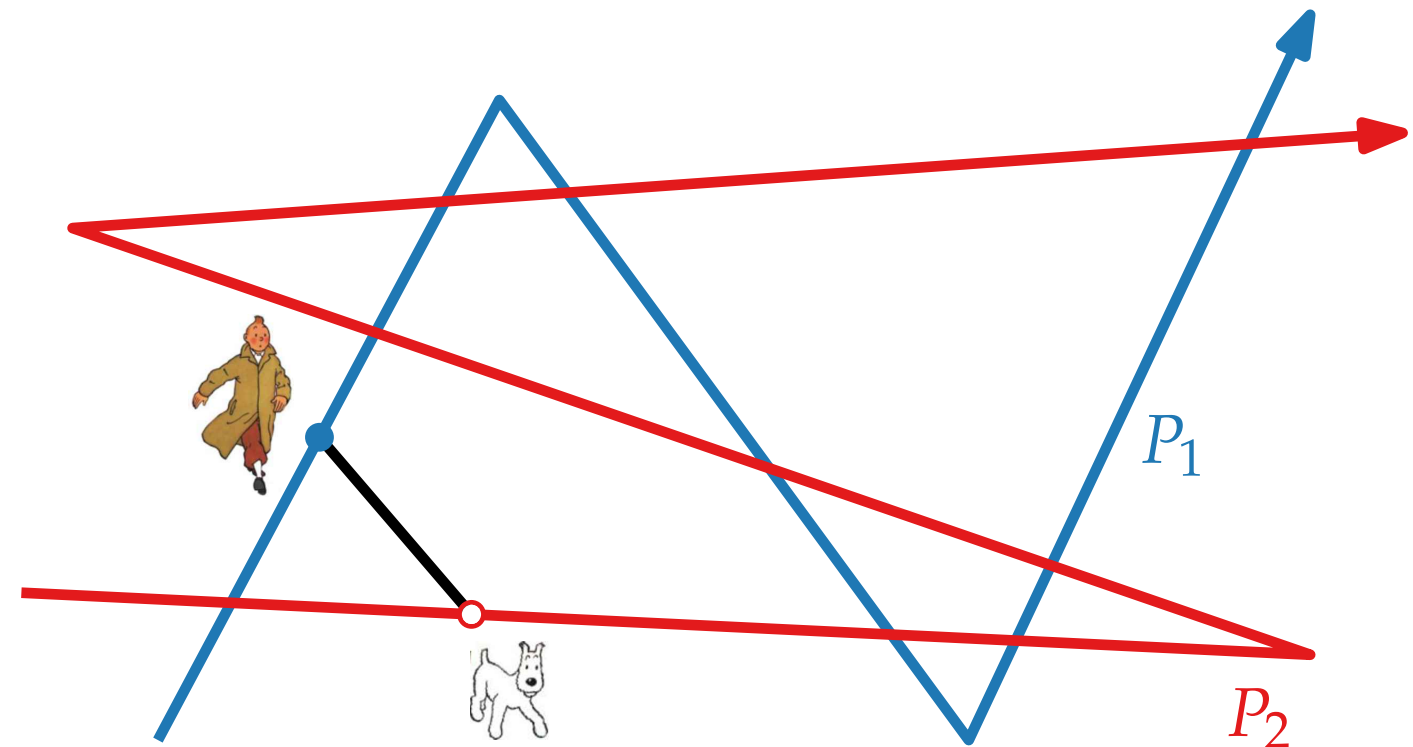
- **Herrchen** läuft entlang P_1 ohne jemals umzukehren.
- **Hund** läuft entlang P_2 ohne jemals umzukehren.





Fréchet Distanz – Idee

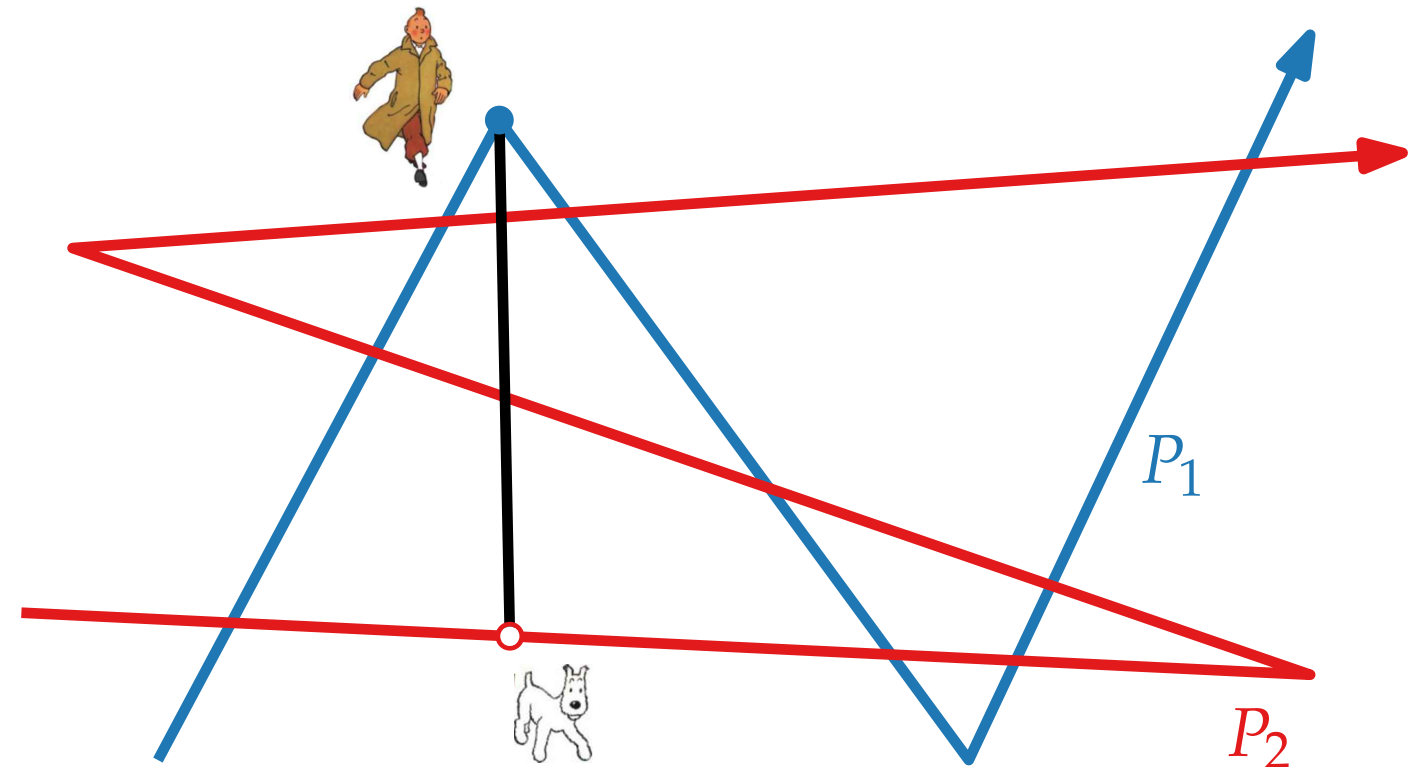
- **Herrchen** läuft entlang P_1 ohne jemals umzukehren.
- **Hund** läuft entlang P_2 ohne jemals umzukehren.
- Herrchen und Hund sind über **Hundeleine** verbunden.





Fréchet Distanz – Idee

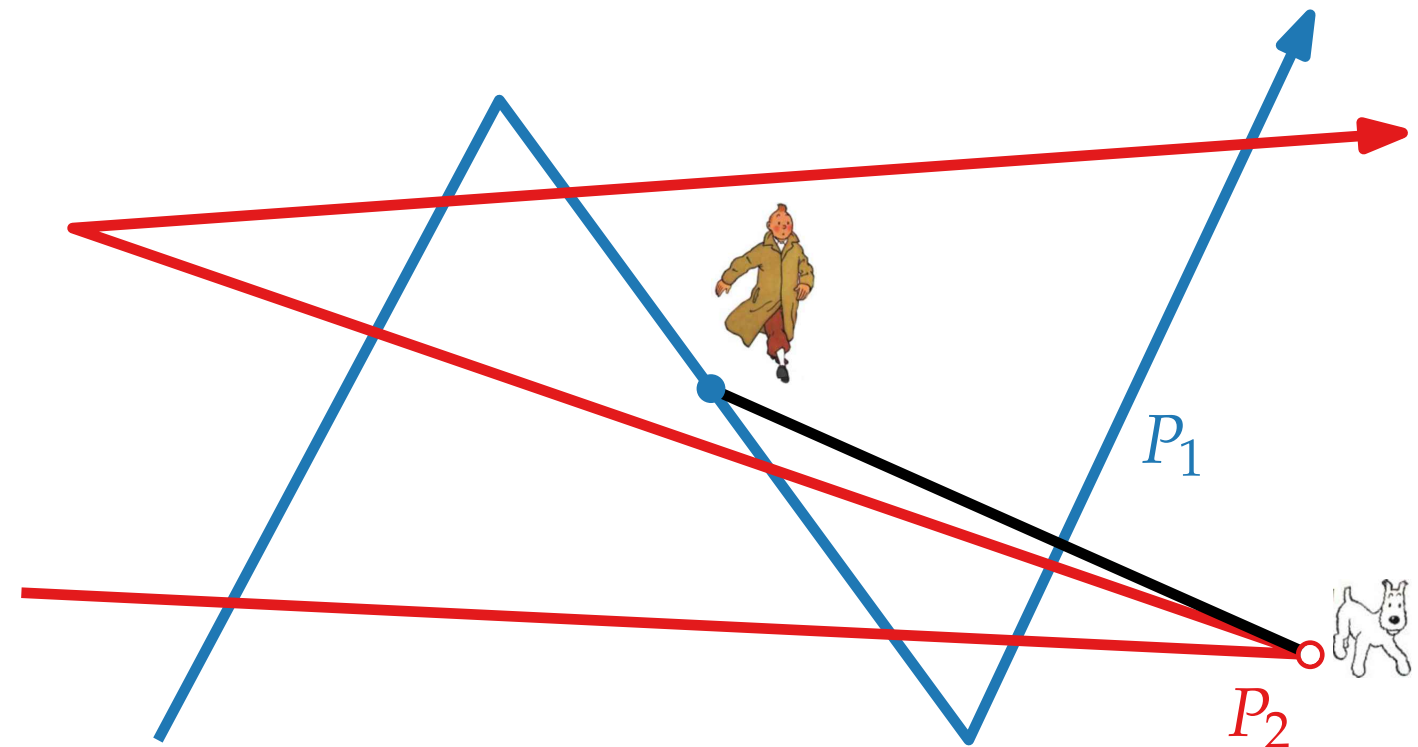
- **Herrchen** läuft entlang P_1 ohne jemals umzukehren.
- **Hund** läuft entlang P_2 ohne jemals umzukehren.
- Herrchen und Hund sind über **Hundeleine** verbunden.





Fréchet Distanz – Idee

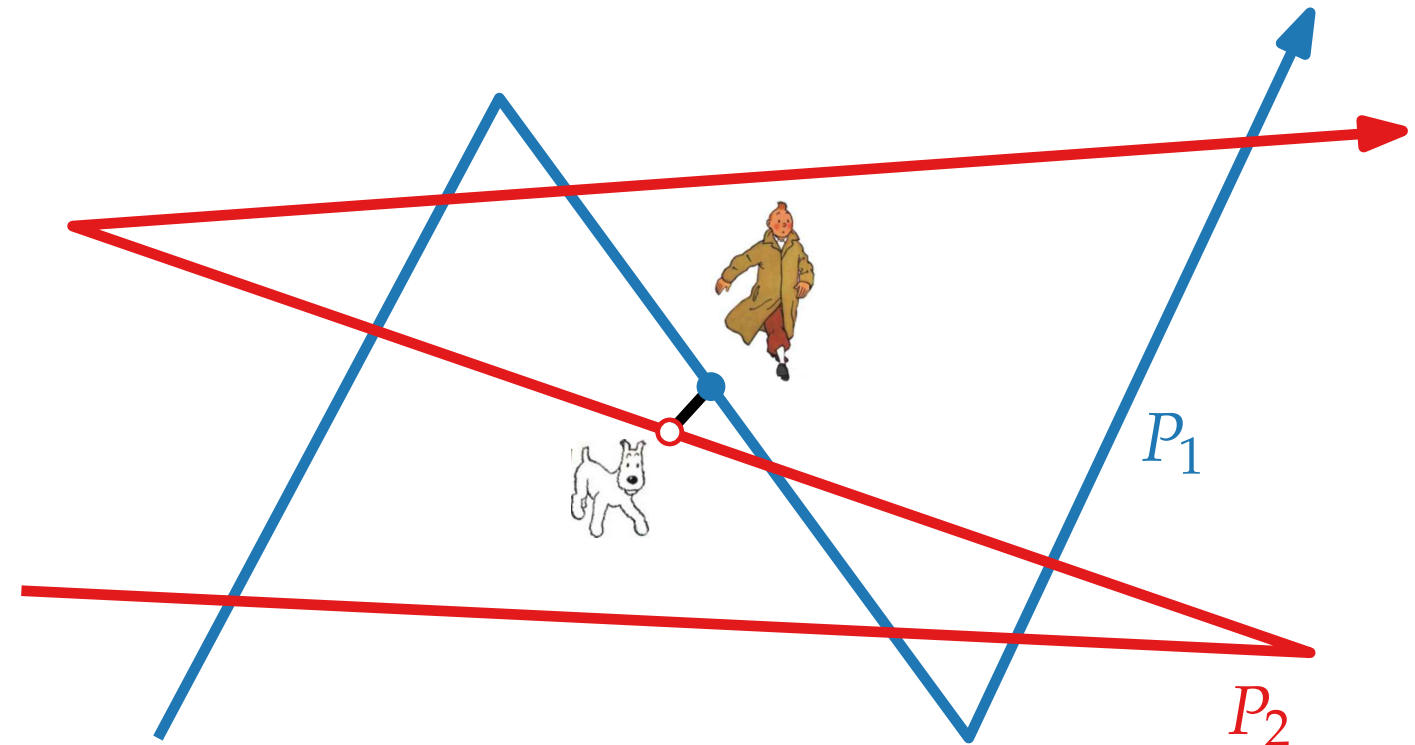
- **Herrchen** läuft entlang P_1 ohne jemals umzukehren.
- **Hund** läuft entlang P_2 ohne jemals umzukehren.
- Herrchen und Hund sind über **Hundeleine** verbunden.





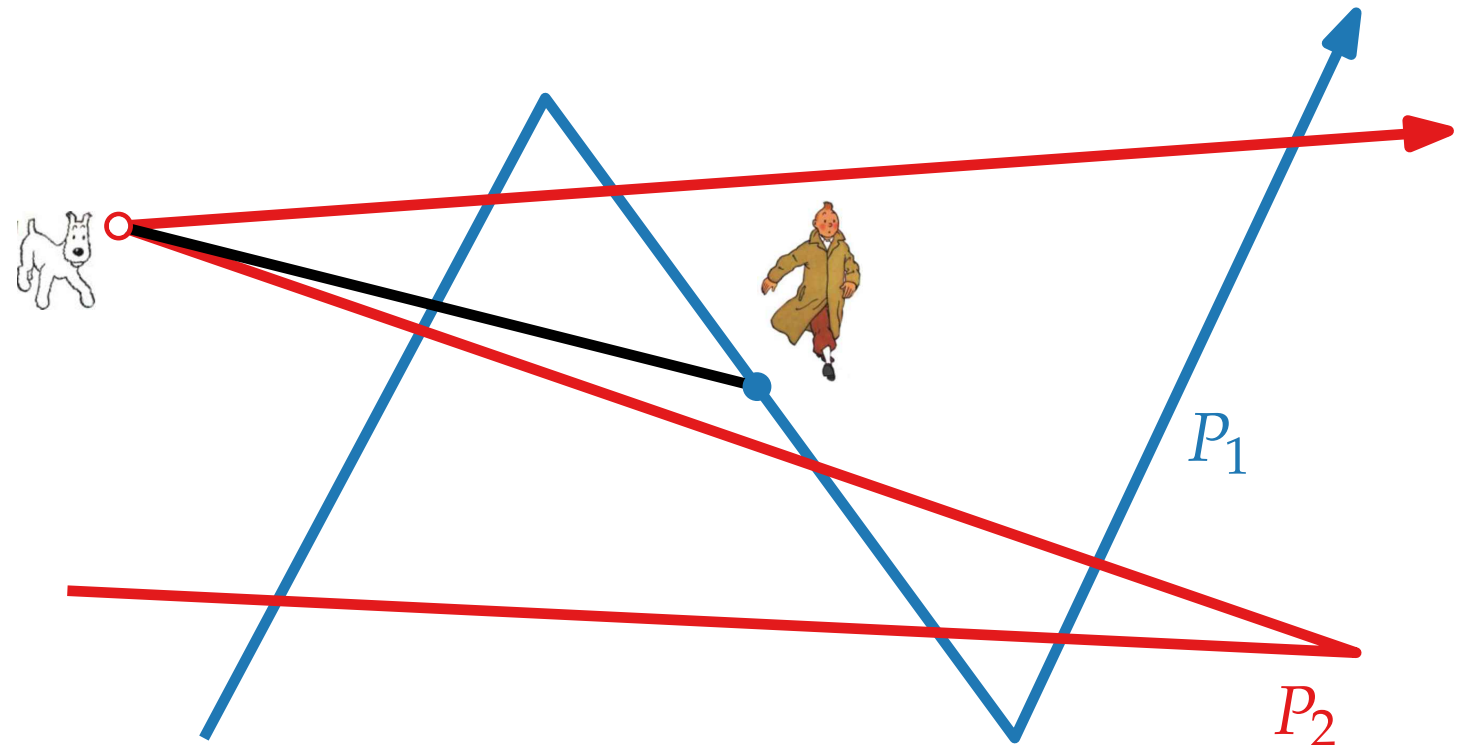
Fréchet Distanz – Idee

- **Herrchen** läuft entlang P_1 ohne jemals umzukehren.
- **Hund** läuft entlang P_2 ohne jemals umzukehren.
- Herrchen und Hund sind über **Hundeleine** verbunden.



Fréchet Distanz – Idee

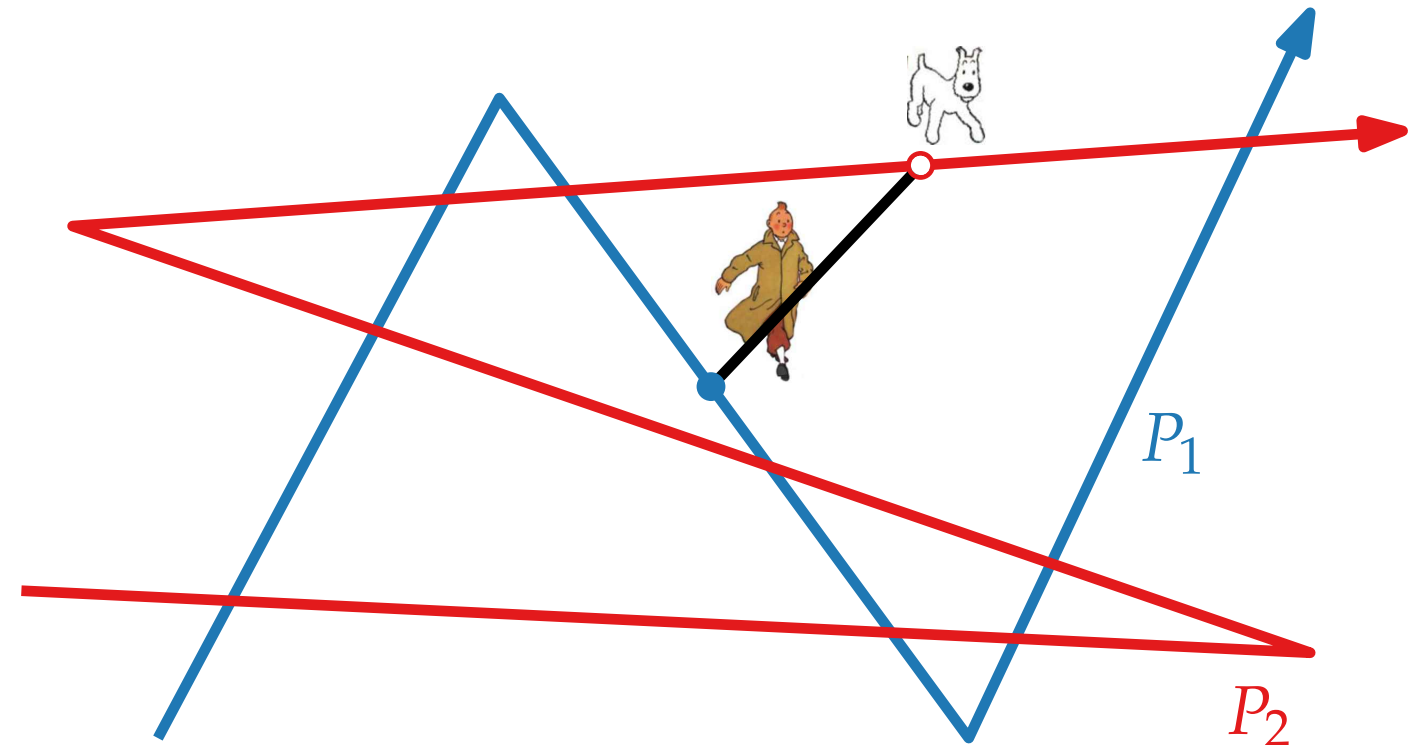
- **Herrchen** läuft entlang P_1 ohne jemals umzukehren.
- **Hund** läuft entlang P_2 ohne jemals umzukehren.
- Herrchen und Hund sind über **Hundeleine** verbunden.





Fréchet Distanz – Idee

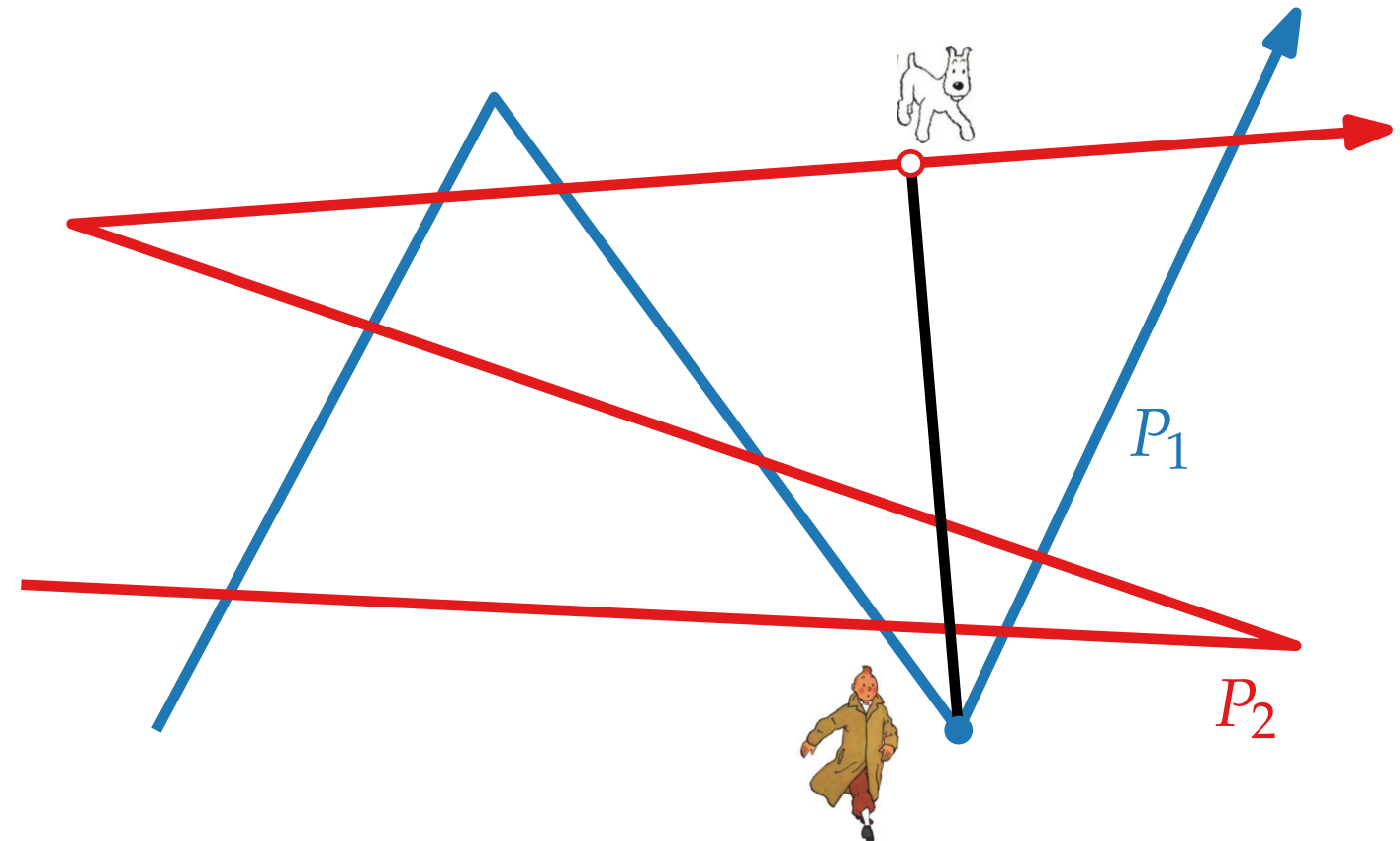
- **Herrchen** läuft entlang P_1 ohne jemals umzukehren.
- **Hund** läuft entlang P_2 ohne jemals umzukehren.
- Herrchen und Hund sind über **Hundeleine** verbunden.





Fréchet Distanz – Idee

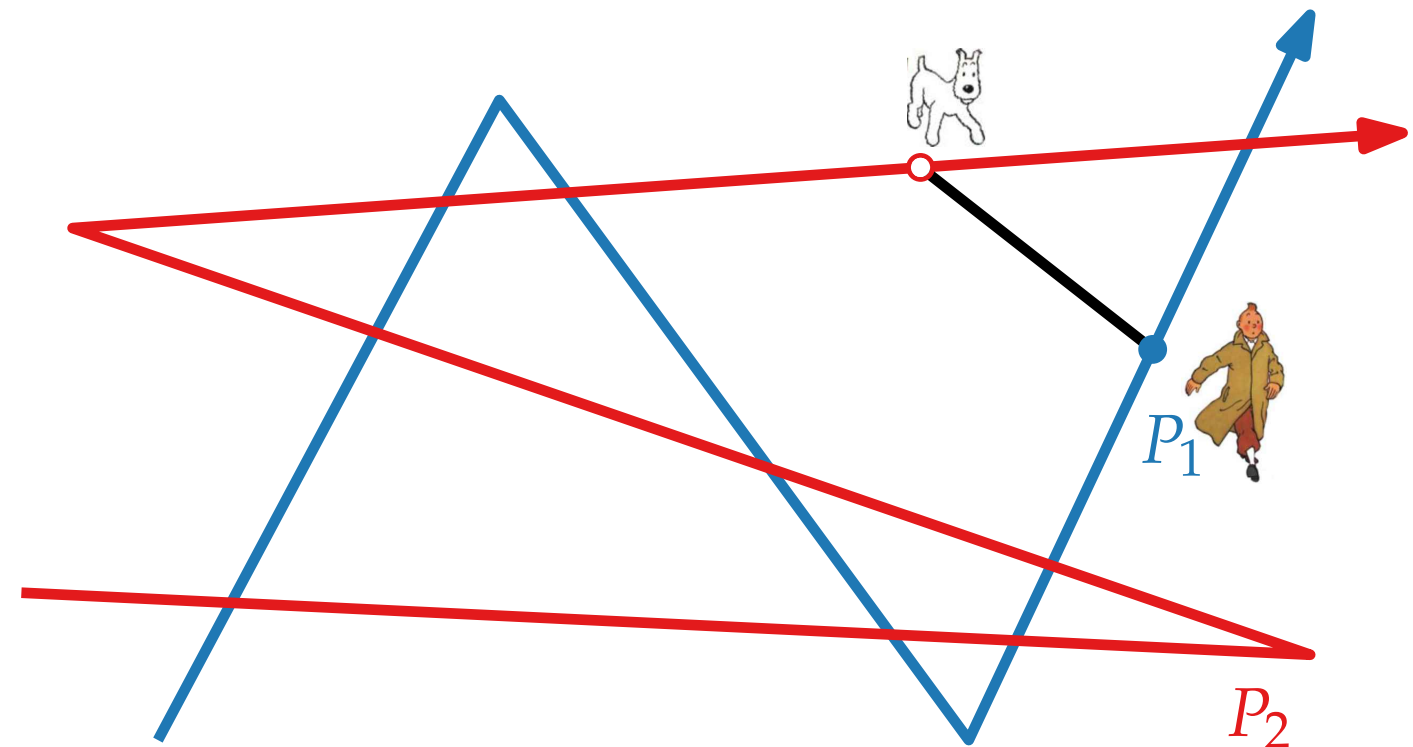
- **Herrchen** läuft entlang P_1 ohne jemals umzukehren.
- **Hund** läuft entlang P_2 ohne jemals umzukehren.
- Herrchen und Hund sind über **Hundeleine** verbunden.





Fréchet Distanz – Idee

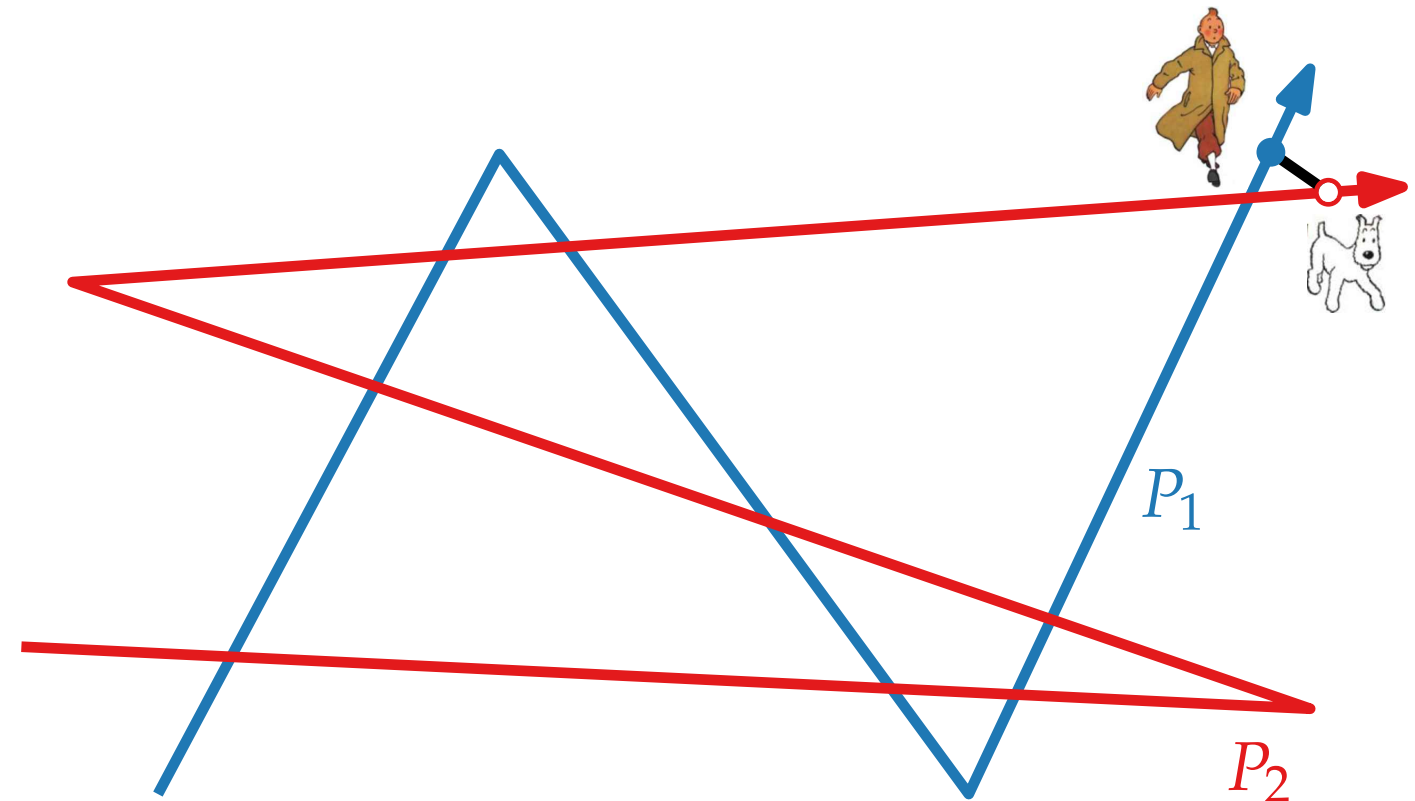
- **Herrchen** läuft entlang P_1 ohne jemals umzukehren.
- **Hund** läuft entlang P_2 ohne jemals umzukehren.
- Herrchen und Hund sind über **Hundeleine** verbunden.





Fréchet Distanz – Idee

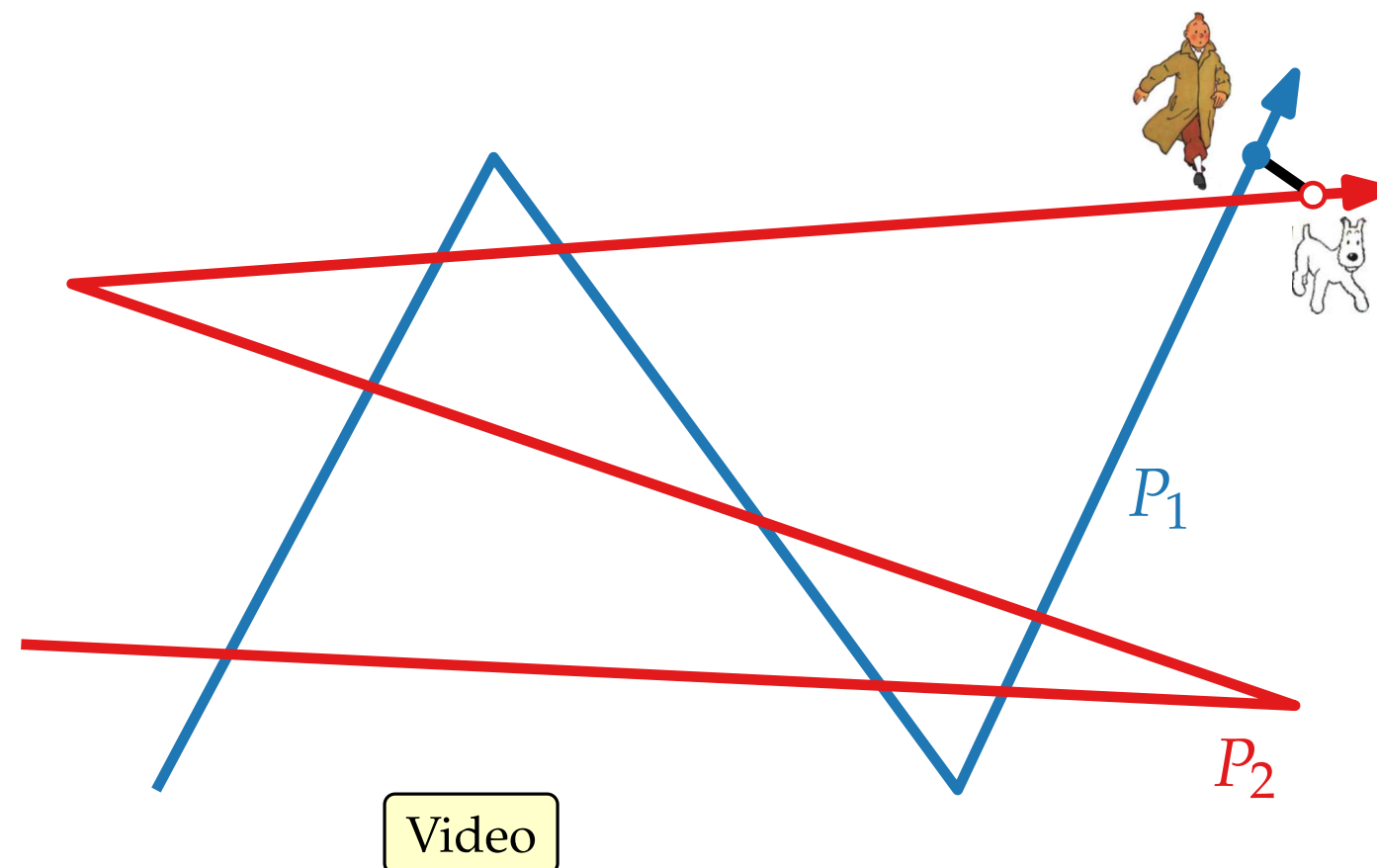
- **Herrchen** läuft entlang P_1 ohne jemals umzukehren.
- **Hund** läuft entlang P_2 ohne jemals umzukehren.
- Herrchen und Hund sind über **Hundeleine** verbunden.





Fréchet Distanz – Idee

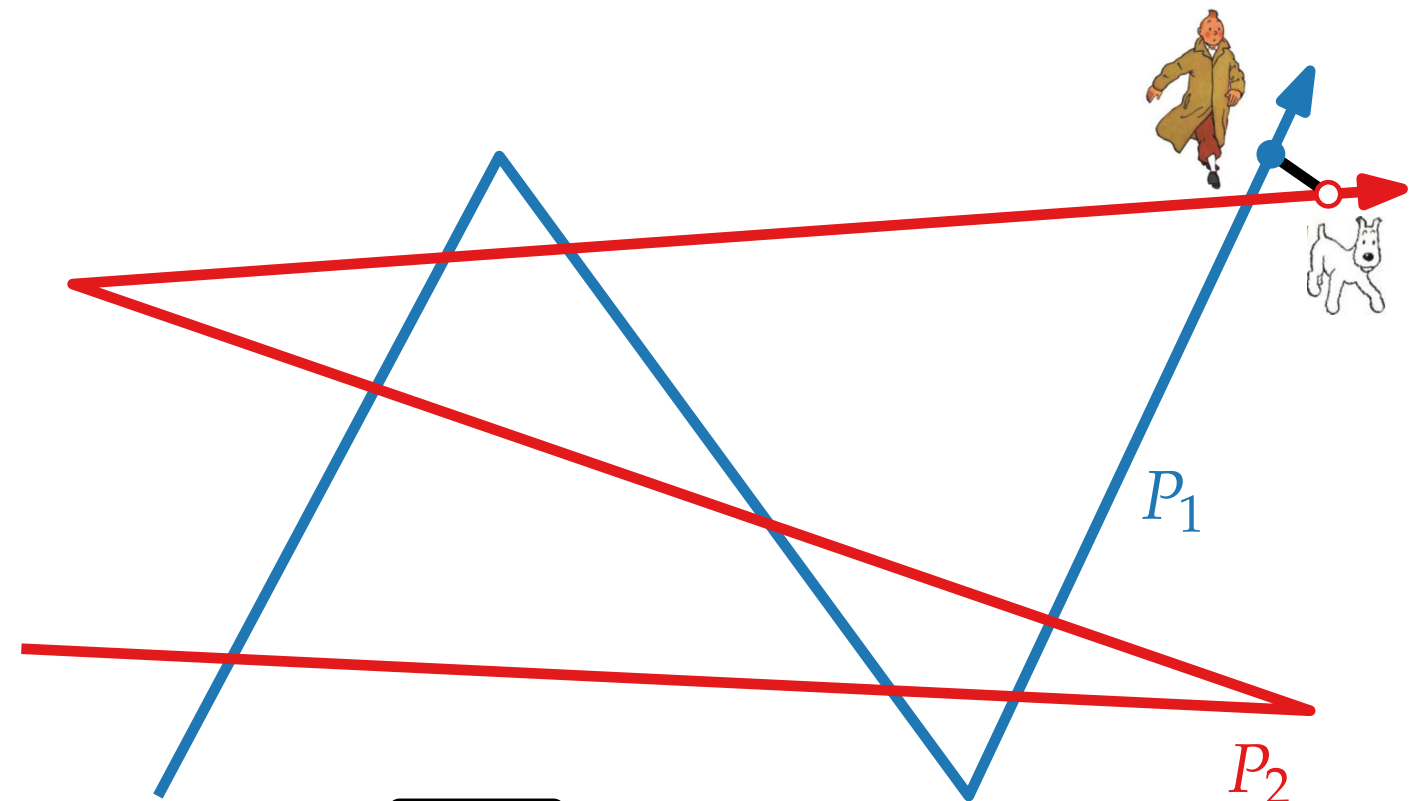
- **Herrchen** läuft entlang P_1 ohne jemals umzukehren.
- **Hund** läuft entlang P_2 ohne jemals umzukehren.
- Herrchen und Hund sind über **Hundeleine** verbunden.





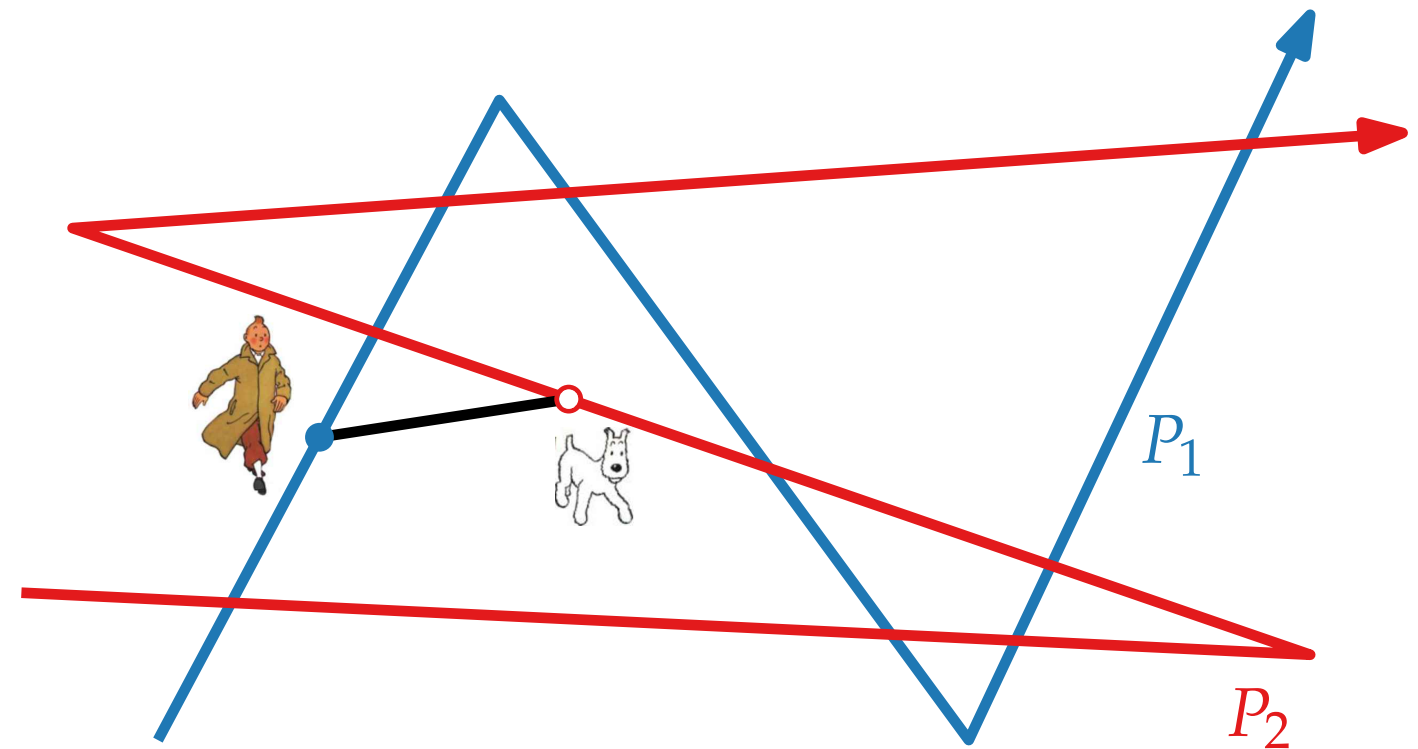
Fréchet Distanz – Idee

- **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 muss die Hundeleine mindestens sein?



Video

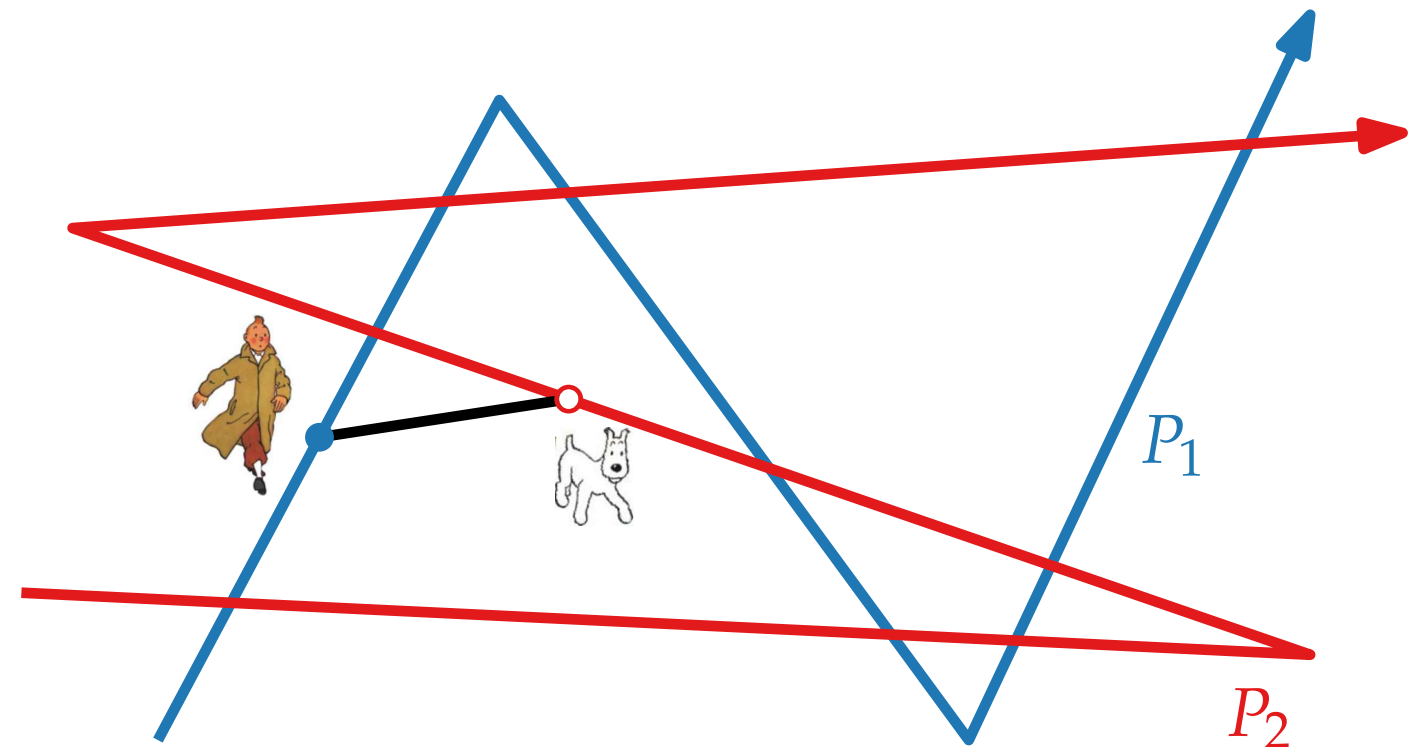
Parametrisierte Kurve



Parametrisierte Kurve

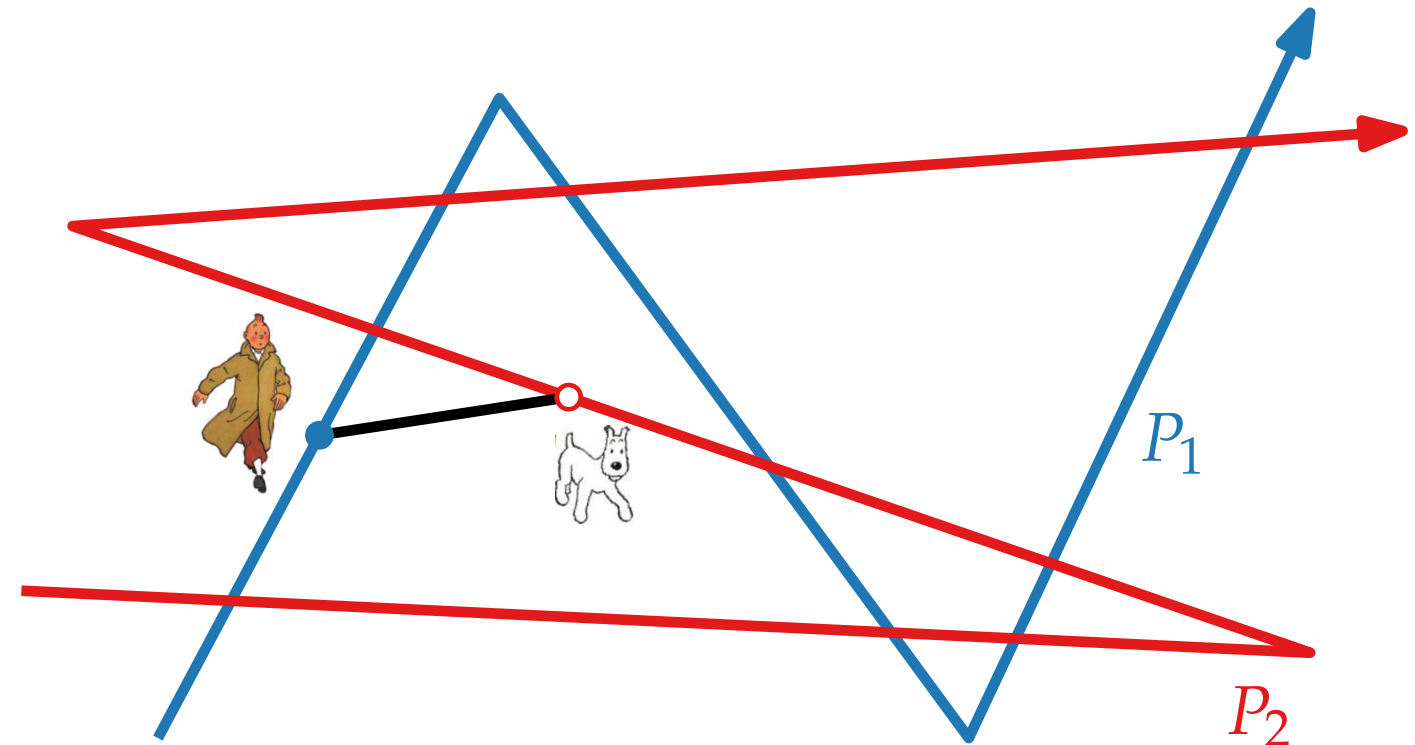


- Stelle Bezug zwischen **Zeitpunkt** und **Punkten auf Linienzügen** her.



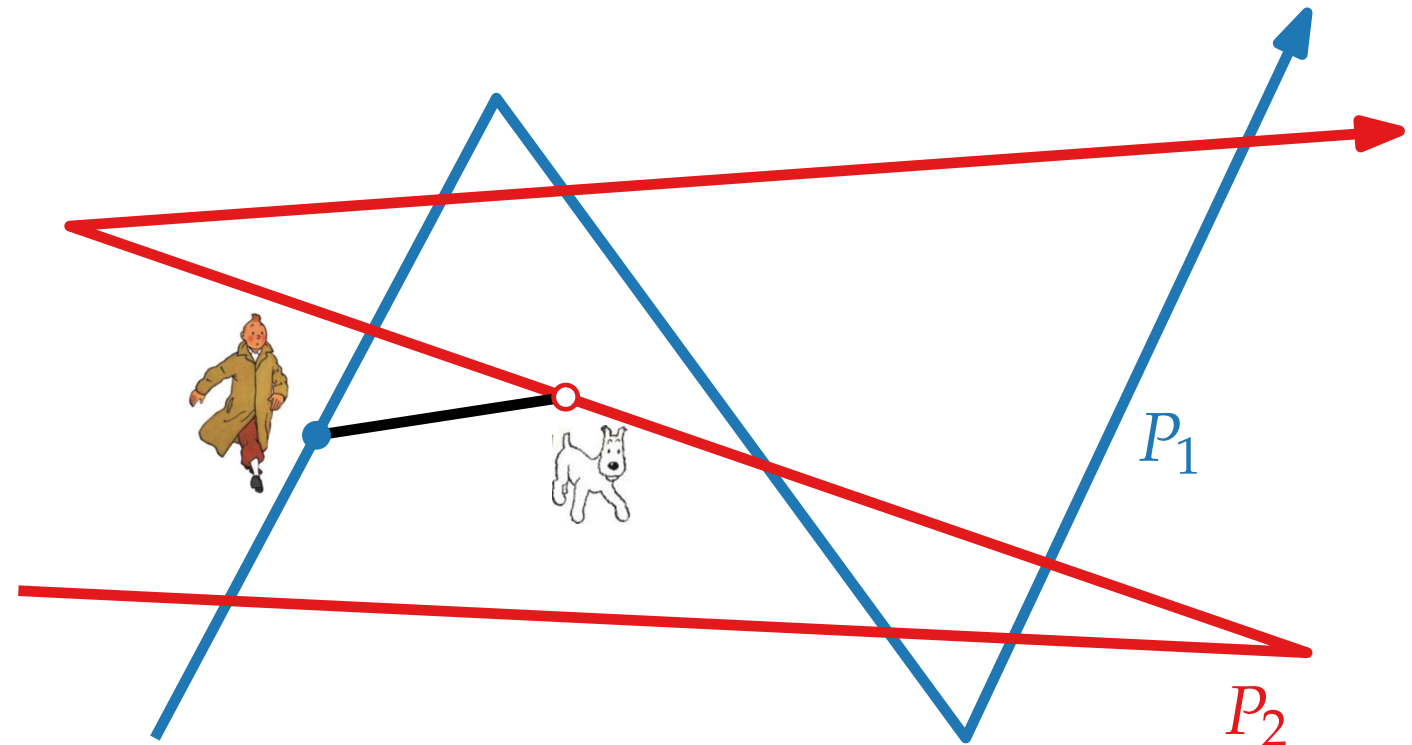
Parametrisierte Kurve

- Stelle Bezug zwischen **Zeitpunkt** und **Punkten auf Linienzügen** her.
- Beide bewegen sich von Zeitpunkt 0 bis Zeitpunkt 1.



Parametrisierte Kurve

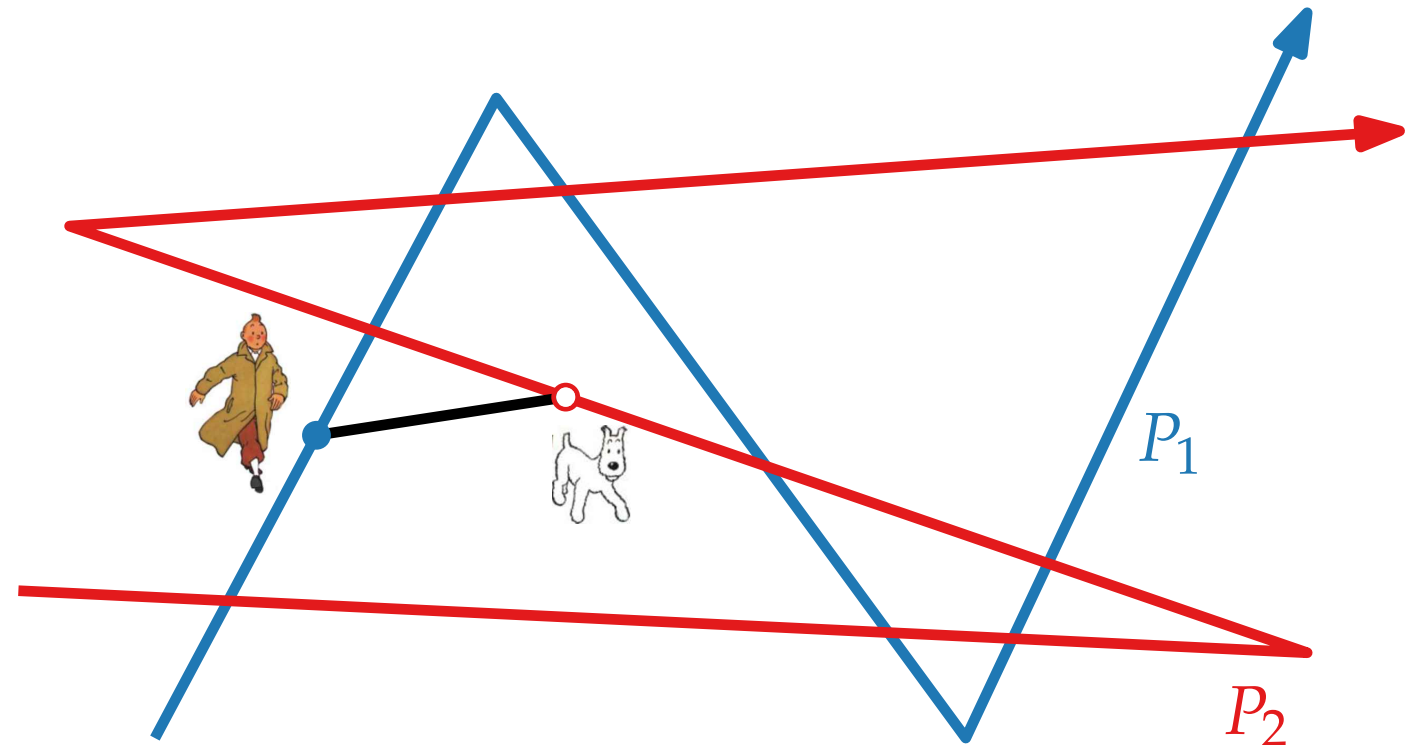
- Stelle Bezug zwischen **Zeitpunkt** und **Punkten auf Linienzügen** her.
- Beide bewegen sich von Zeitpunkt 0 bis Zeitpunkt 1.
- $P_1(t)$ mit $0 \leq t \leq n_1 - 1$ ist ein Punkt auf P_1 .





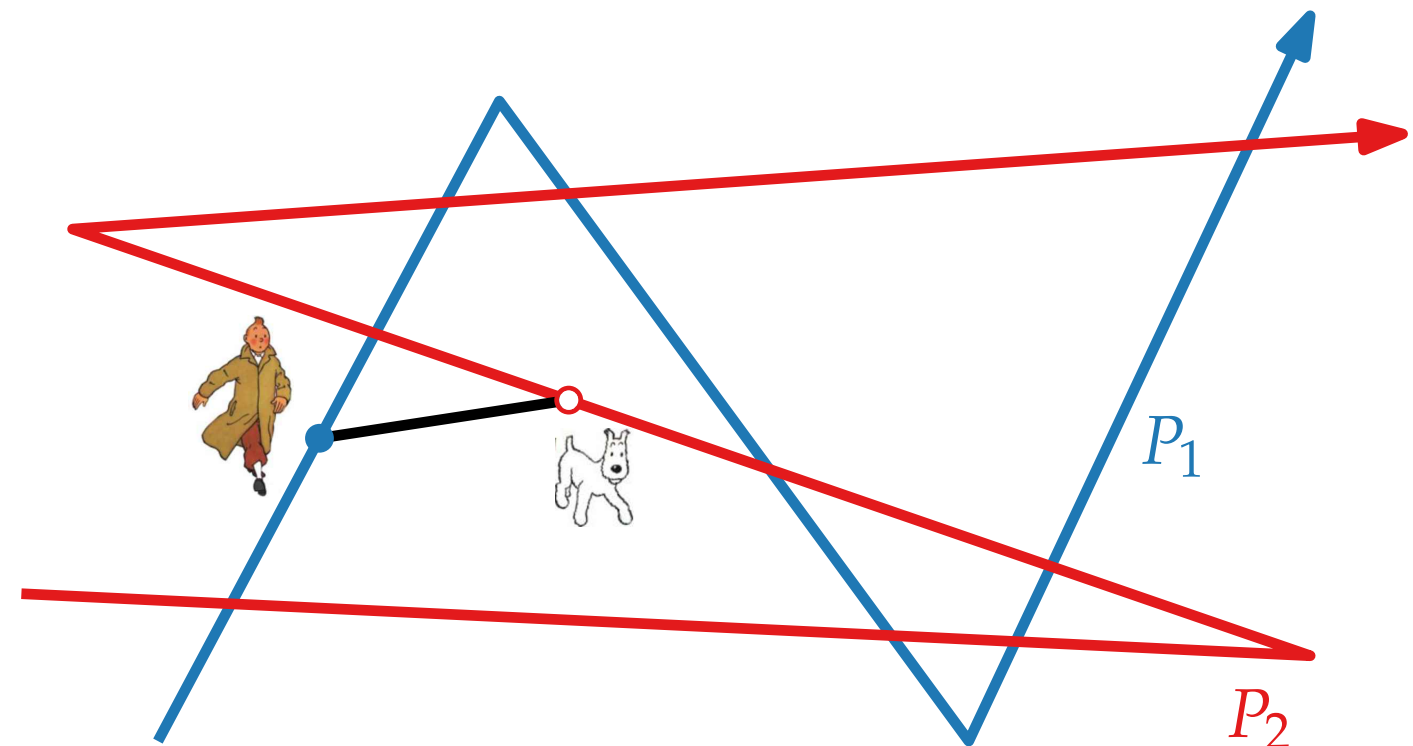
Parametrisierte Kurve

- Stelle Bezug zwischen **Zeitpunkt** und **Punkten auf Linienzügen** her.
- Beide bewegen sich von Zeitpunkt 0 bis Zeitpunkt 1.
- $P_1(t)$ mit $0 \leq t \leq n_1 - 1$ ist ein Punkt auf P_1 .
- $P_2(t)$ mit $0 \leq t \leq n_2 - 1$ ist ein Punkt auf P_2 .



Parametrisierte Kurve

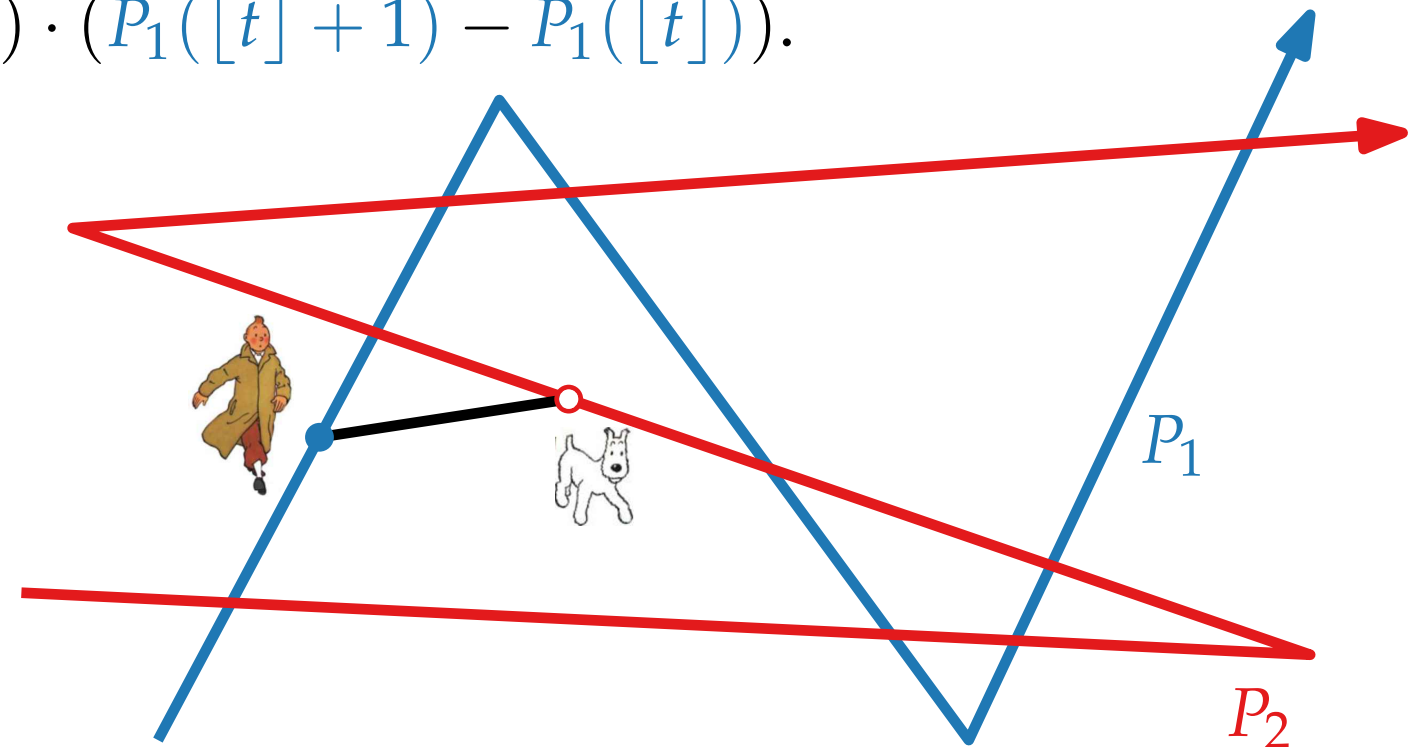
- Stelle Bezug zwischen **Zeitpunkt** und **Punkten auf Linienzügen** her.
- Beide bewegen sich von Zeitpunkt 0 bis Zeitpunkt 1.
- $P_1(t)$ mit $0 \leq t \leq n_1 - 1$ ist ein Punkt auf P_1 .
- $P_2(t)$ mit $0 \leq t \leq n_2 - 1$ ist ein Punkt auf P_2 .
- Für ganzzahlige s ist $P_1(t)$ ($P_2(t)$) die $(t + 1)$ -te Ecke von P_1 (P_2).





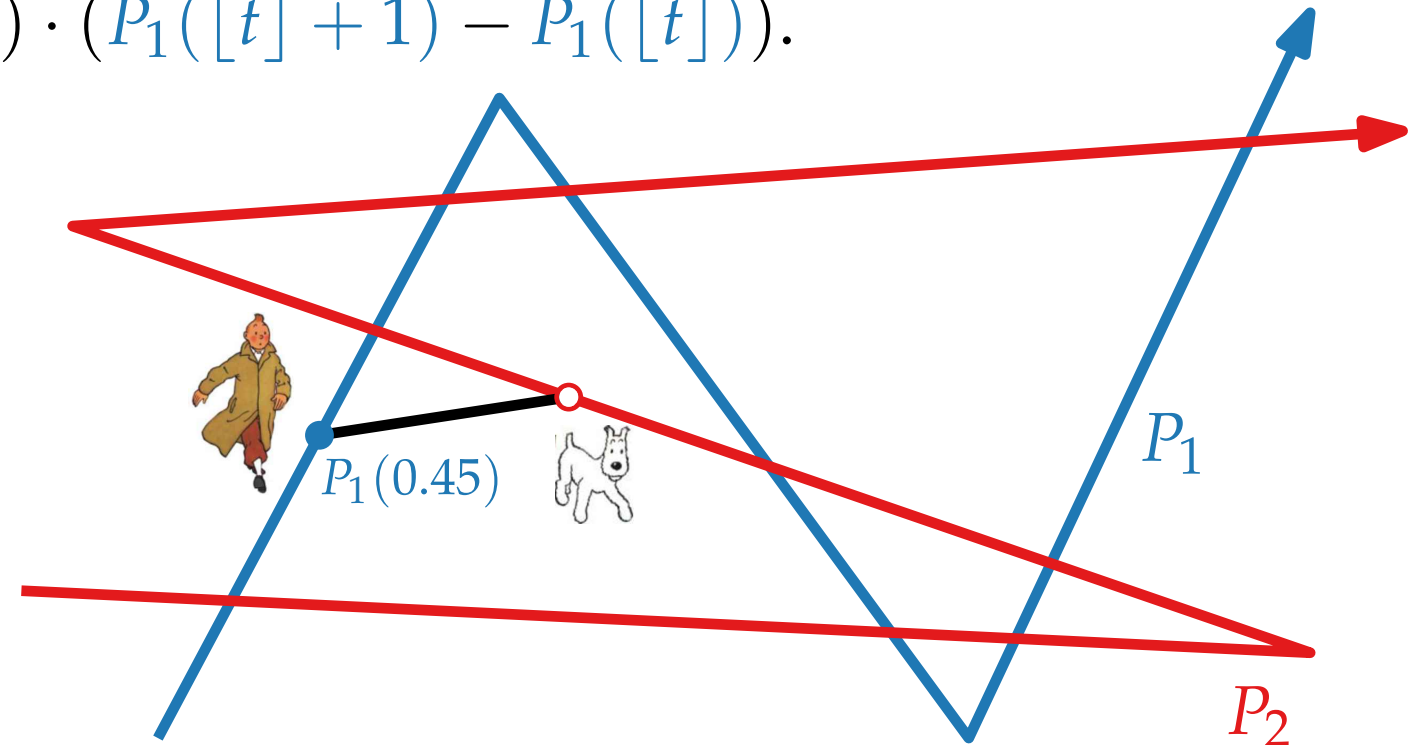
Parametrisierte Kurve

- Stelle Bezug zwischen **Zeitpunkt** und **Punkten auf Linienzügen** her.
- Beide bewegen sich von Zeitpunkt 0 bis Zeitpunkt 1.
- $P_1(t)$ mit $0 \leq t \leq n_1 - 1$ ist ein Punkt auf P_1 .
- $P_2(t)$ mit $0 \leq t \leq n_2 - 1$ ist ein Punkt auf P_2 .
- Für ganzzahlige s ist $P_1(t)$ ($P_2(t)$) die $(t + 1)$ -te Ecke von P_1 (P_2).
- Sonst ist $P_1(t) = P_1(\lfloor t \rfloor) + (t - \lfloor t \rfloor) \cdot (P_1(\lfloor t \rfloor + 1) - P_1(\lfloor t \rfloor))$.



Parametrisierte Kurve

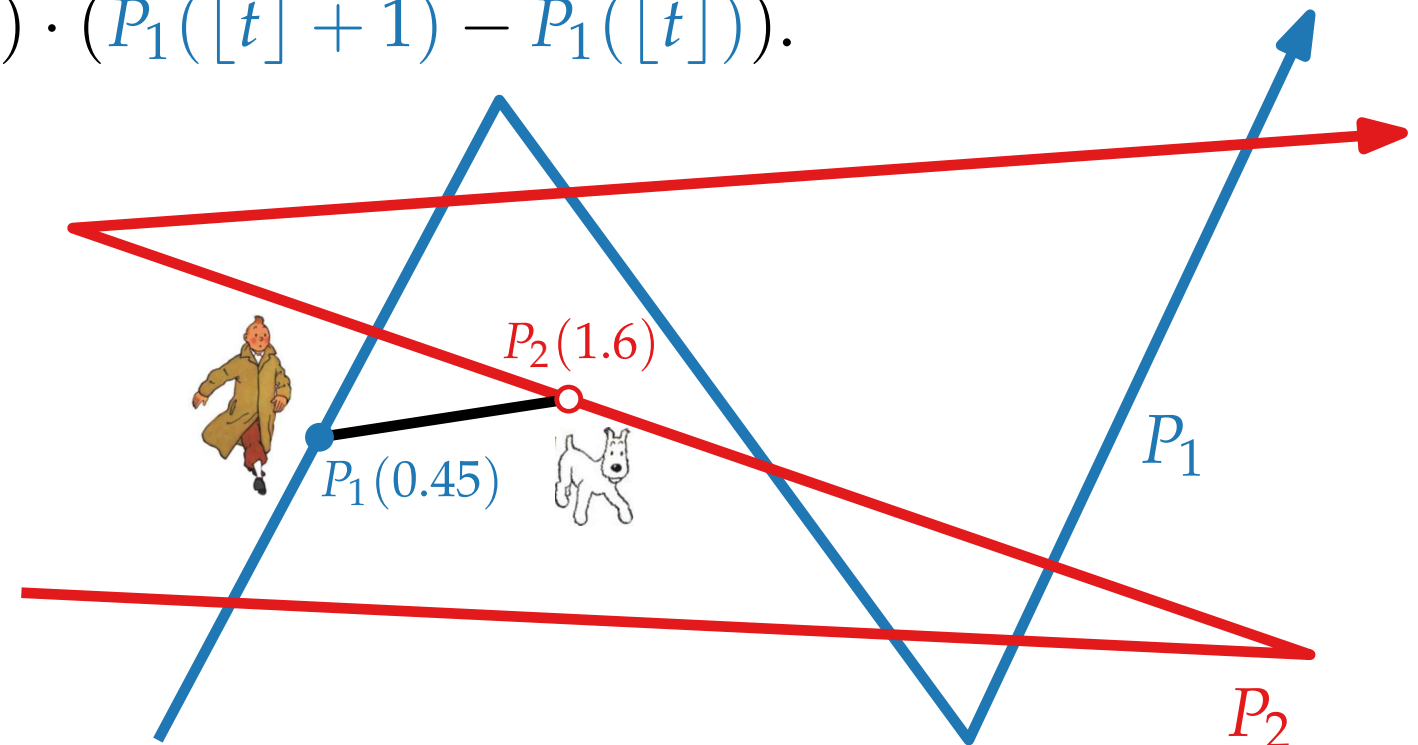
- Stelle Bezug zwischen **Zeitpunkt** und **Punkten auf Linienzügen** her.
- Beide bewegen sich von Zeitpunkt 0 bis Zeitpunkt 1.
- $P_1(t)$ mit $0 \leq t \leq n_1 - 1$ ist ein Punkt auf P_1 .
- $P_2(t)$ mit $0 \leq t \leq n_2 - 1$ ist ein Punkt auf P_2 .
- Für ganzzahlige s ist $P_1(t)$ ($P_2(t)$) die $(t + 1)$ -te Ecke von P_1 (P_2).
- Sonst ist $P_1(t) = P_1(\lfloor t \rfloor) + (t - \lfloor t \rfloor) \cdot (P_1(\lfloor t \rfloor + 1) - P_1(\lfloor t \rfloor))$.



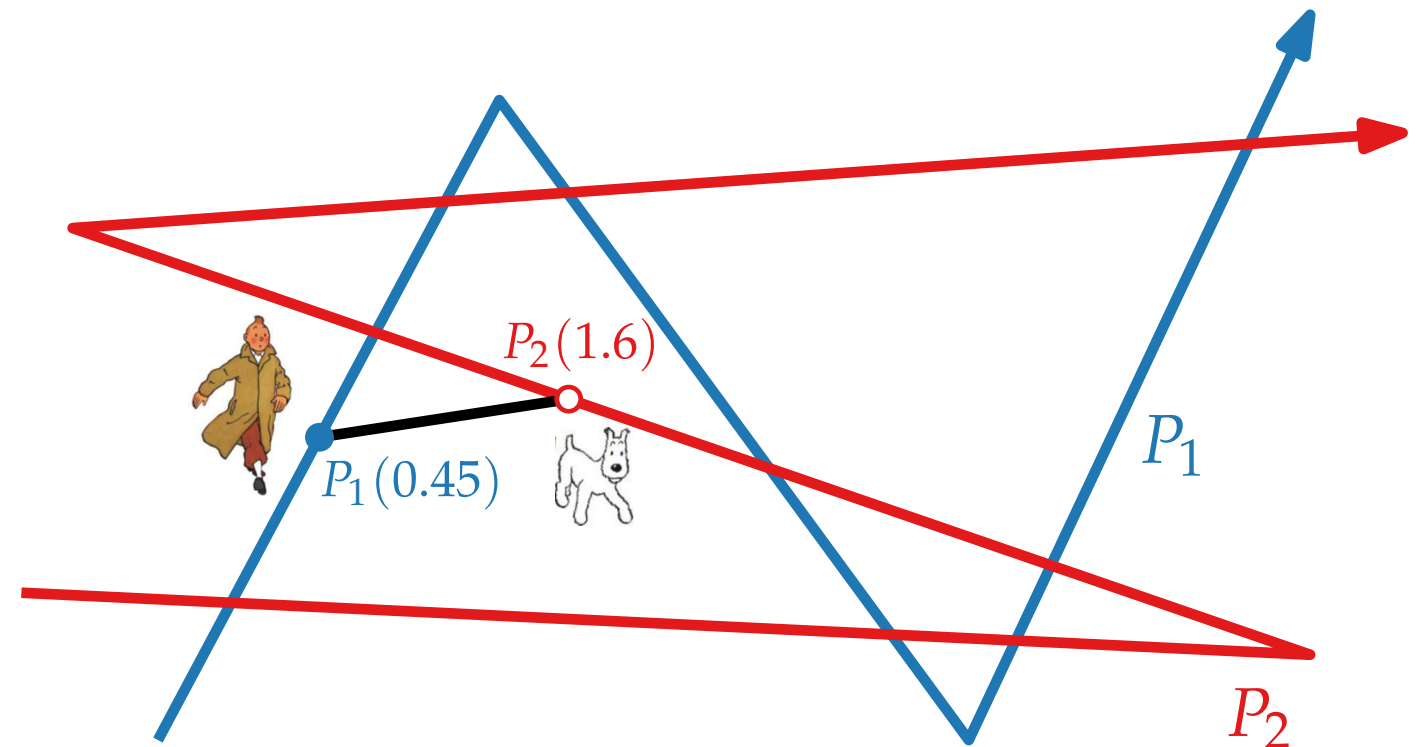


Parametrisierte Kurve

- Stelle Bezug zwischen **Zeitpunkt** und **Punkten auf Linienzügen** her.
- Beide bewegen sich von Zeitpunkt 0 bis Zeitpunkt 1.
- $P_1(t)$ mit $0 \leq t \leq n_1 - 1$ ist ein Punkt auf P_1 .
- $P_2(t)$ mit $0 \leq t \leq n_2 - 1$ ist ein Punkt auf P_2 .
- Für ganzzahlige s ist $P_1(t)$ ($P_2(t)$) die $(t + 1)$ -te Ecke von P_1 (P_2).
- Sonst ist $P_1(t) = P_1(\lfloor t \rfloor) + (t - \lfloor t \rfloor) \cdot (P_1(\lfloor t \rfloor + 1) - P_1(\lfloor t \rfloor))$.



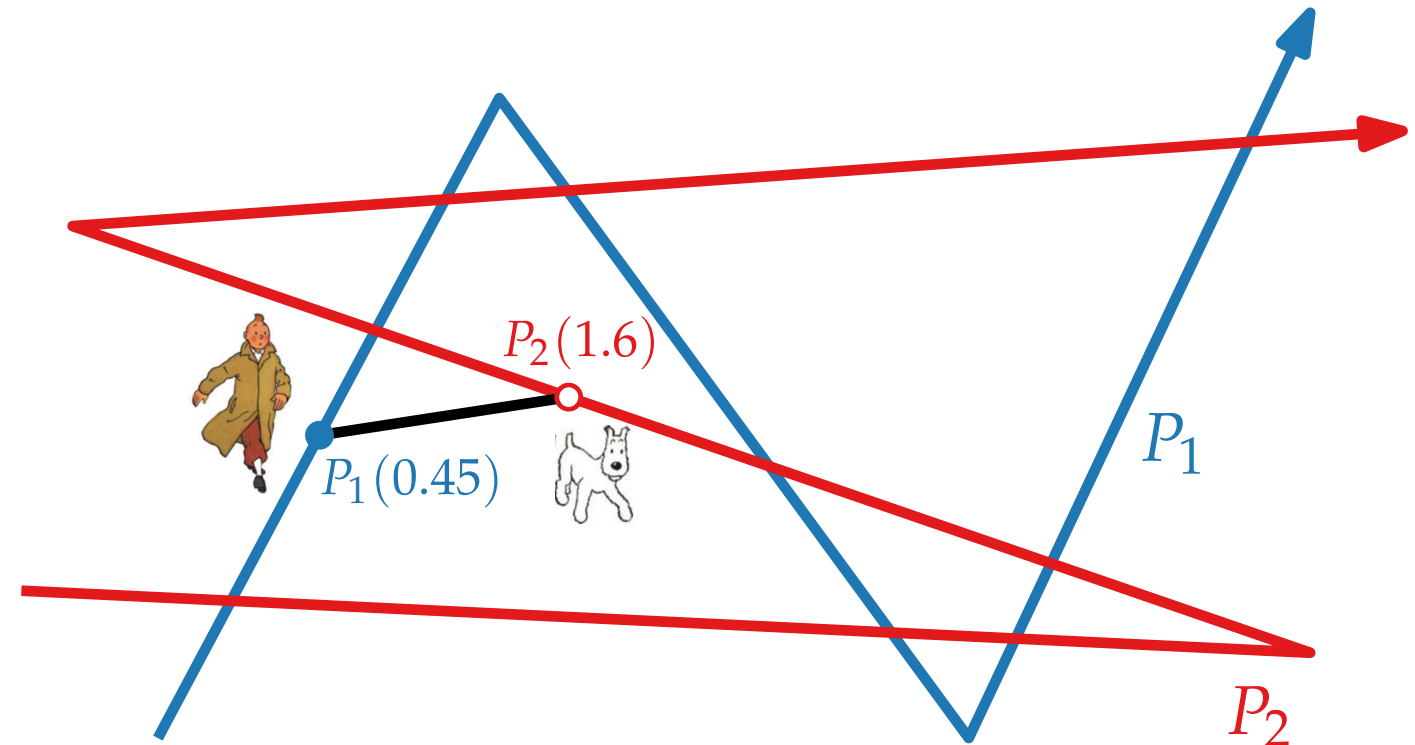
Fréchet Distance – Definition





Fréchet Distance – Definition

■ Seien $\alpha : \quad \rightarrow$ und $\beta : \quad \rightarrow$ Funktionen.

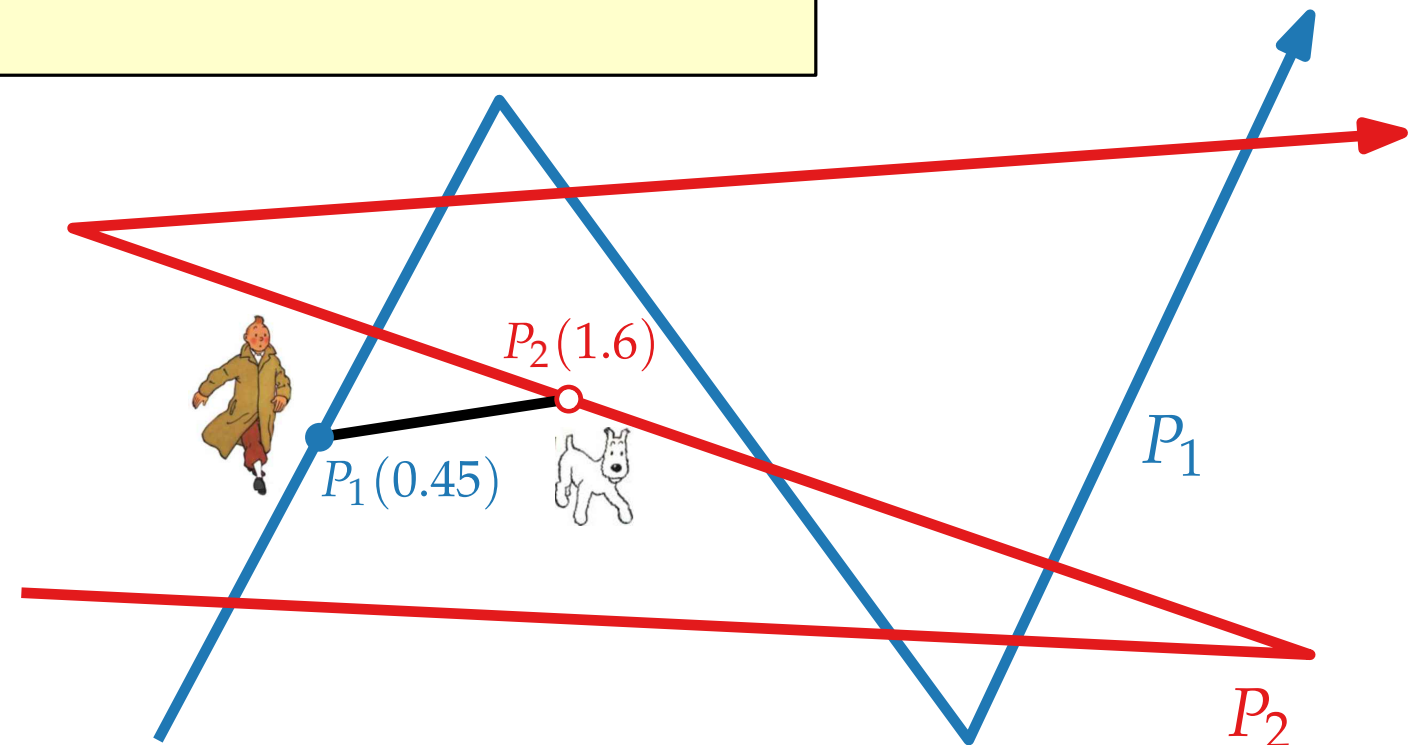




Fréchet Distance – Definition

■ Seien $\alpha : \quad \rightarrow$ und $\beta : \quad \rightarrow$ Funktionen.

$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) =$$

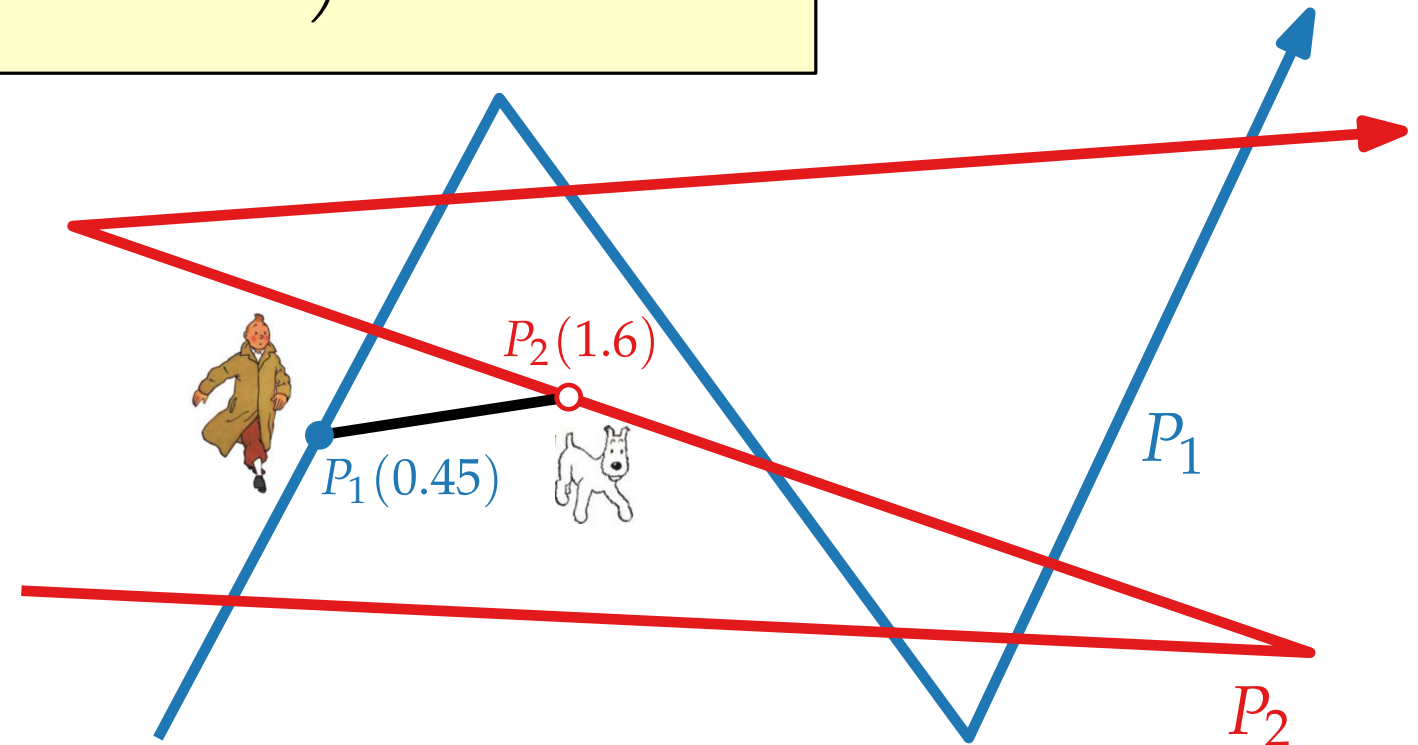




Fréchet Distance – Definition

■ Seien $\alpha : \quad \rightarrow$ und $\beta : \quad \rightarrow$ Funktionen.

$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = d\left(\quad \right)$$

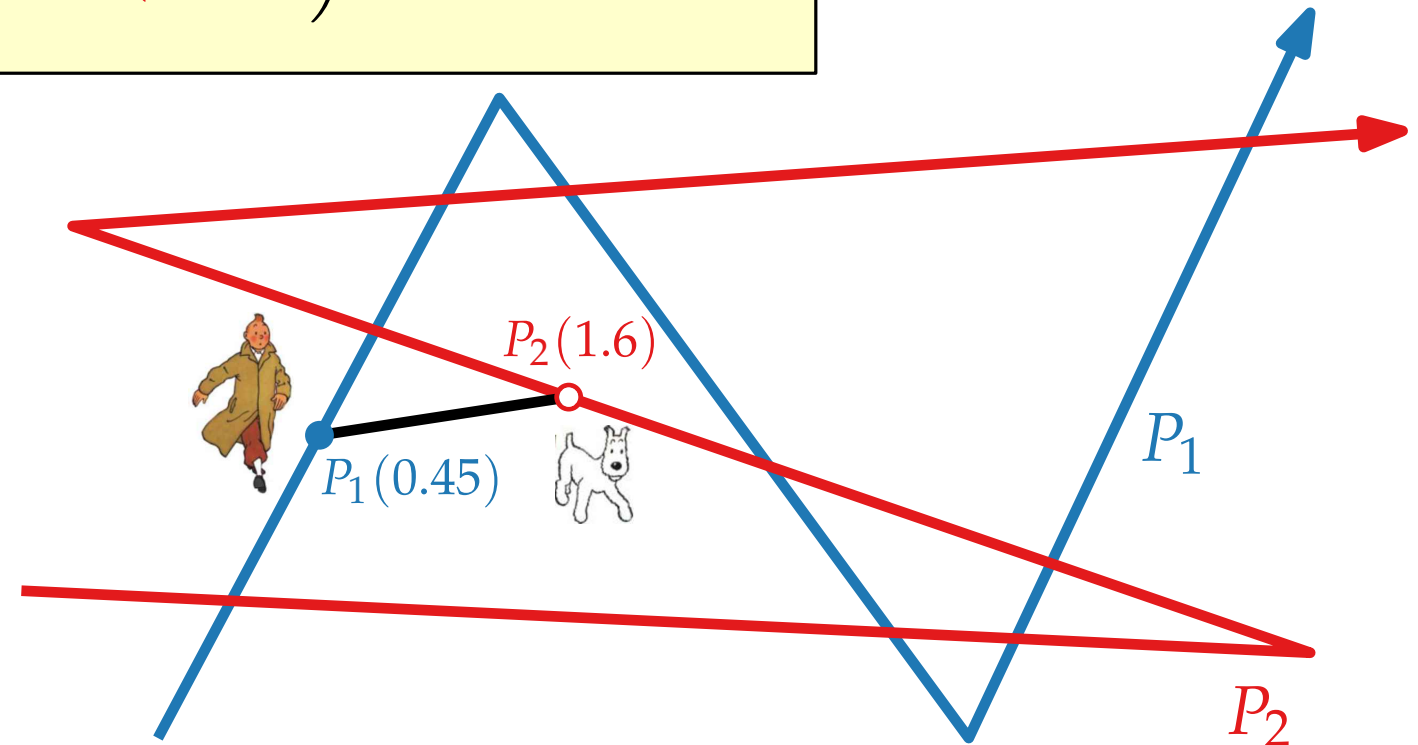




Fréchet Distance – Definition

■ Seien $\alpha : \quad \rightarrow$ und $\beta : \quad \rightarrow$ Funktionen.

$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = d\left(P_1(\quad), P_2(\quad)\right)$$

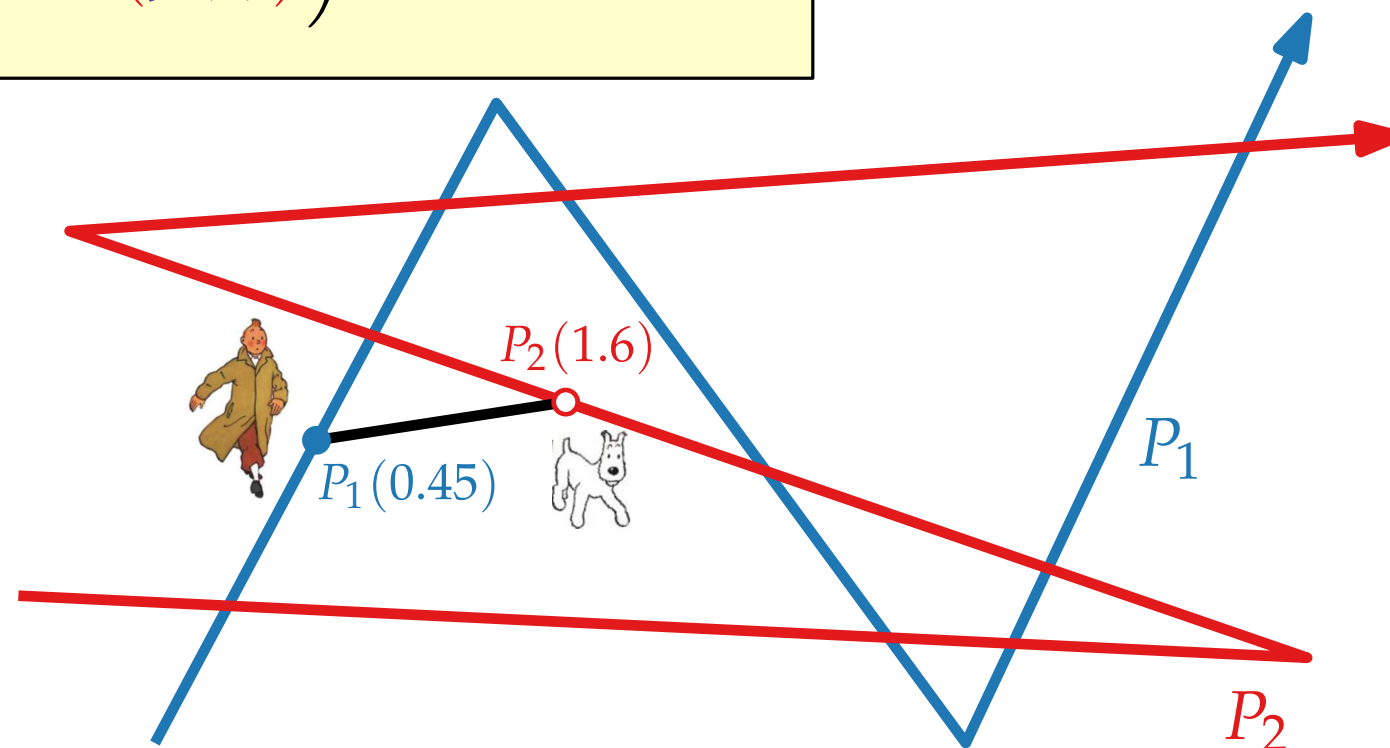




Fréchet Distance – Definition

■ Seien $\alpha : \quad \rightarrow$ und $\beta : \quad \rightarrow$ Funktionen.

$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = d\left(P_1(\alpha(t)), P_2(\beta(t))\right)$$

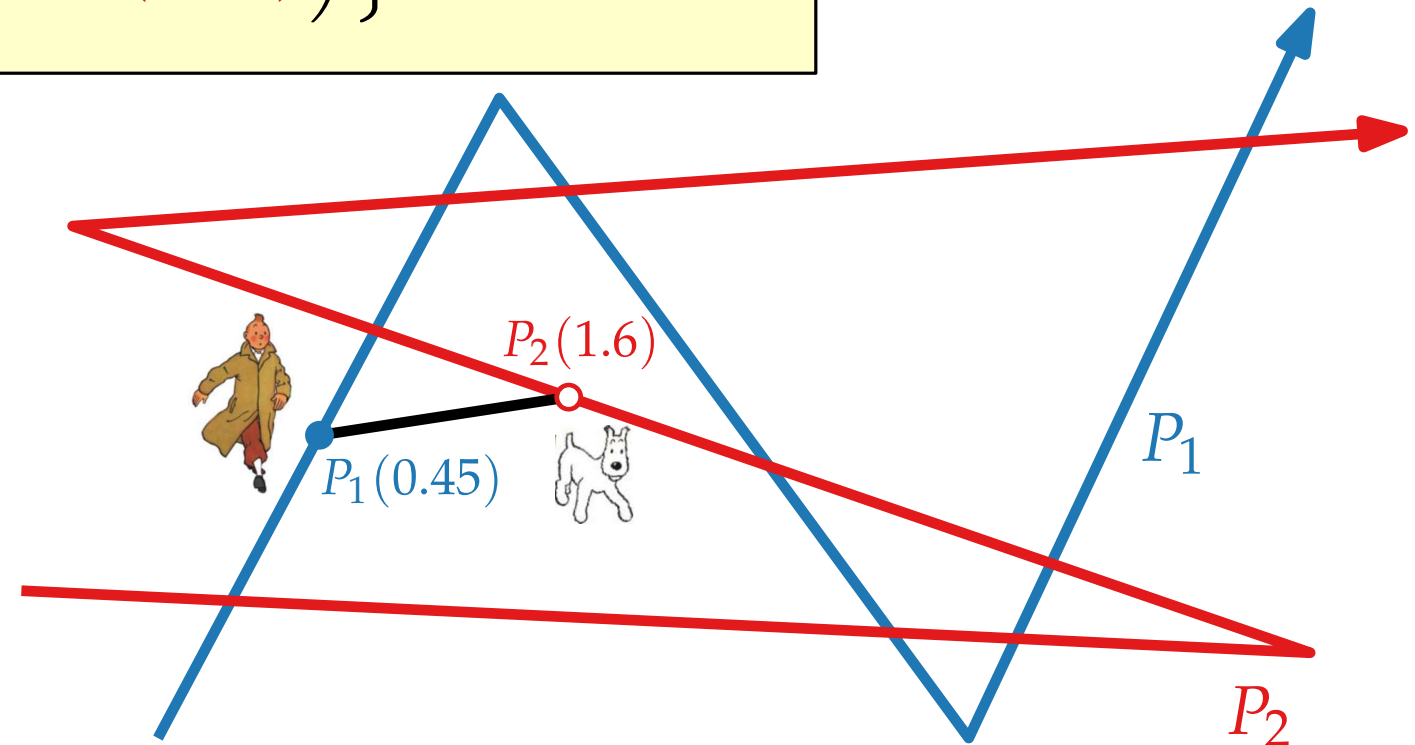




Fréchet Distance – Definition

■ Seien $\alpha : \quad \rightarrow$ und $\beta : \quad \rightarrow$ Funktionen.

$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = \max_{t \in [0,1]} \left\{ d \left(P_1(\alpha(t)), P_2(\beta(t)) \right) \right\}$$

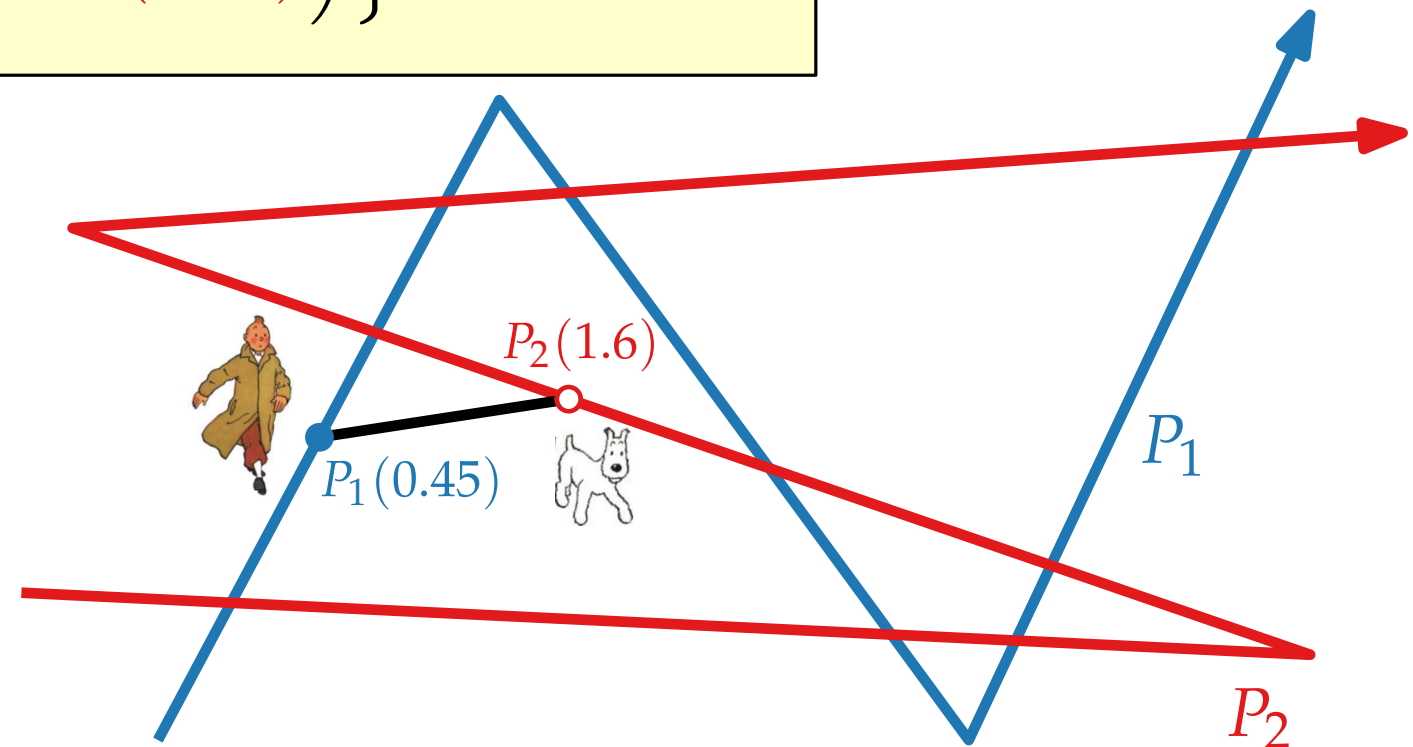




Fréchet Distance – Definition

■ Seien $\alpha : \quad \rightarrow$ und $\beta : \quad \rightarrow$ Funktionen.

$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = \min_{\alpha, \beta} \max_{t \in [0, 1]} \left\{ d \left(P_1(\alpha(t)), P_2(\beta(t)) \right) \right\}$$

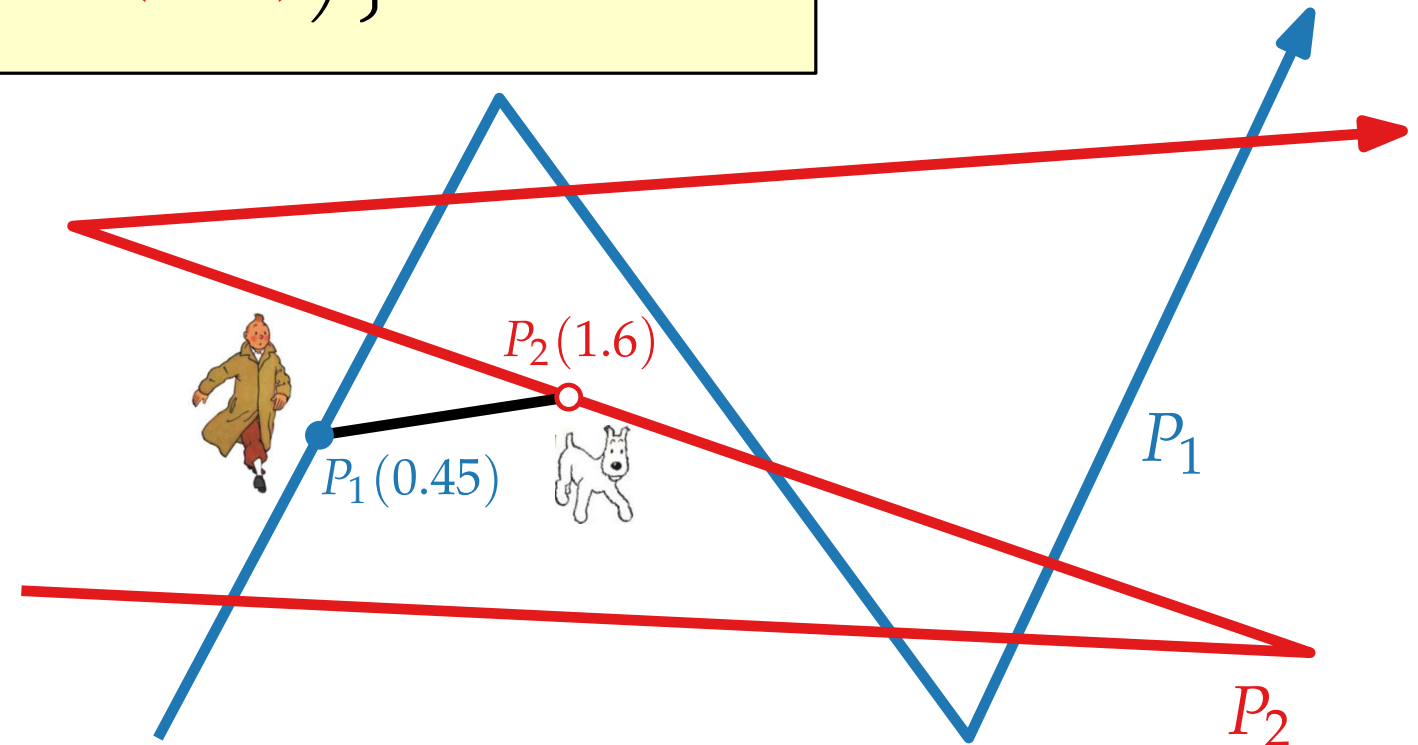




Fréchet Distance – Definition

■ Seien $\alpha : [0, 1] \rightarrow$ und $\beta : \rightarrow$ Funktionen.

$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = \min_{\alpha, \beta} \max_{t \in [0, 1]} \left\{ d \left(P_1(\alpha(t)), P_2(\beta(t)) \right) \right\}$$

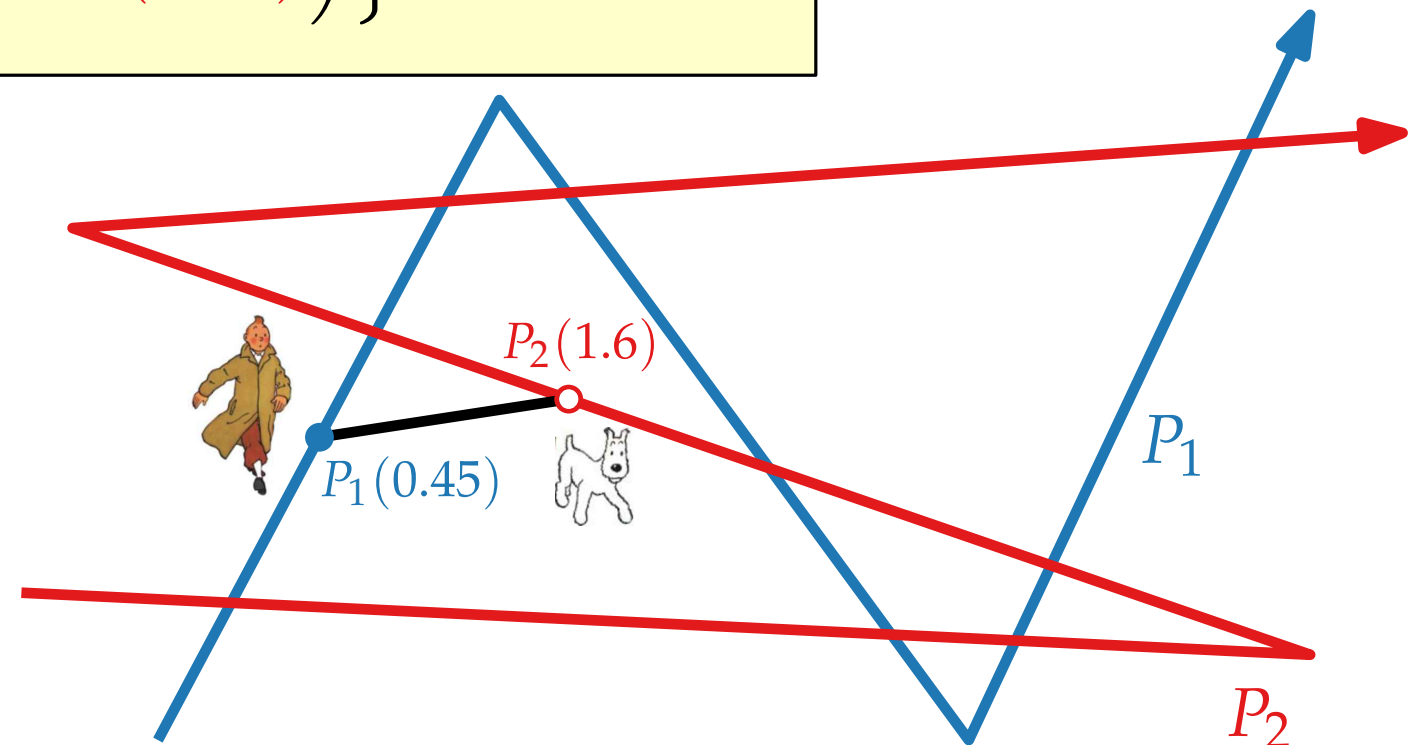




Fréchet Distance – Definition

■ Seien $\alpha : [0, 1] \rightarrow$ und $\beta : [0, 1] \rightarrow$ Funktionen.

$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = \min_{\alpha, \beta} \max_{t \in [0, 1]} \left\{ d \left(P_1(\alpha(t)), P_2(\beta(t)) \right) \right\}$$

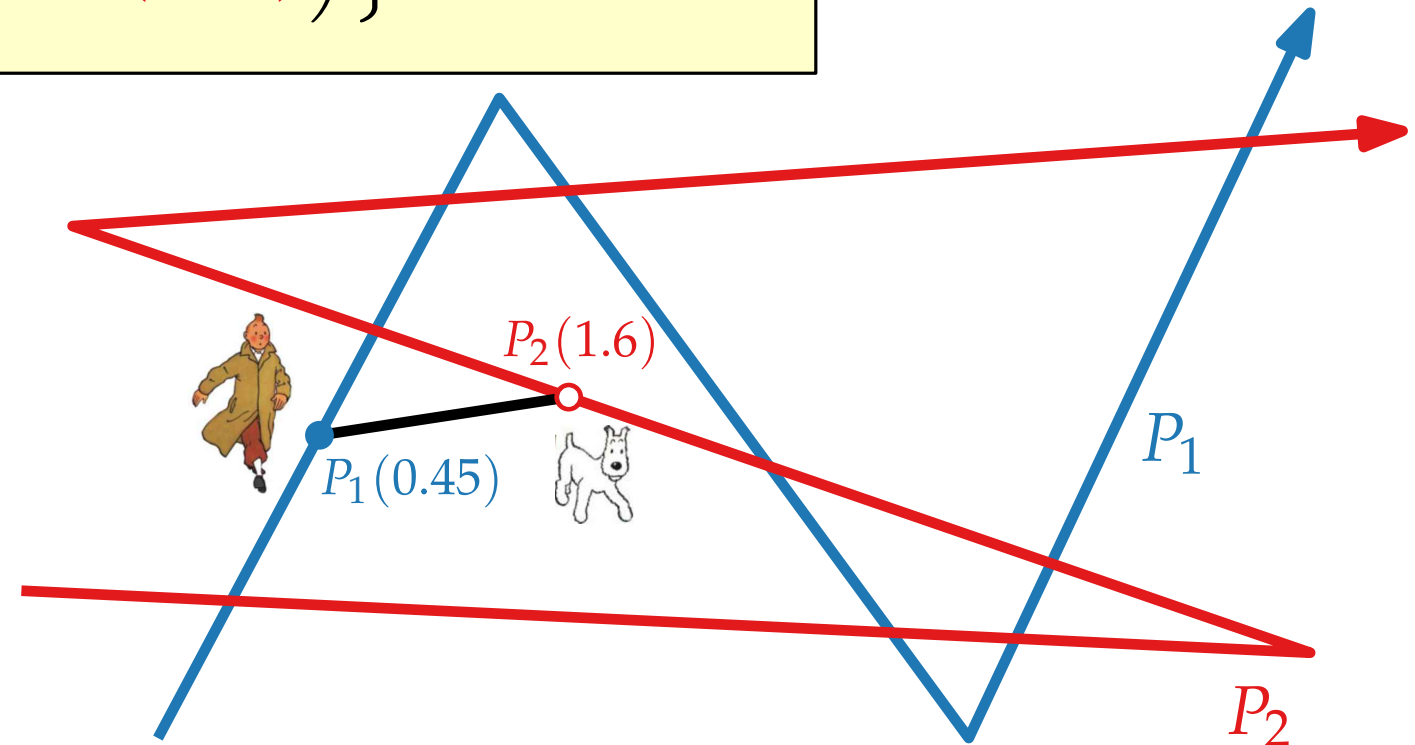




Fréchet Distance – Definition

■ Seien $\alpha : [0, 1] \rightarrow [0, n_1 - 1]$ und $\beta : [0, 1] \rightarrow$
Funktionen.

$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = \min_{\alpha, \beta} \max_{t \in [0, 1]} \left\{ d \left(P_1(\alpha(t)), P_2(\beta(t)) \right) \right\}$$

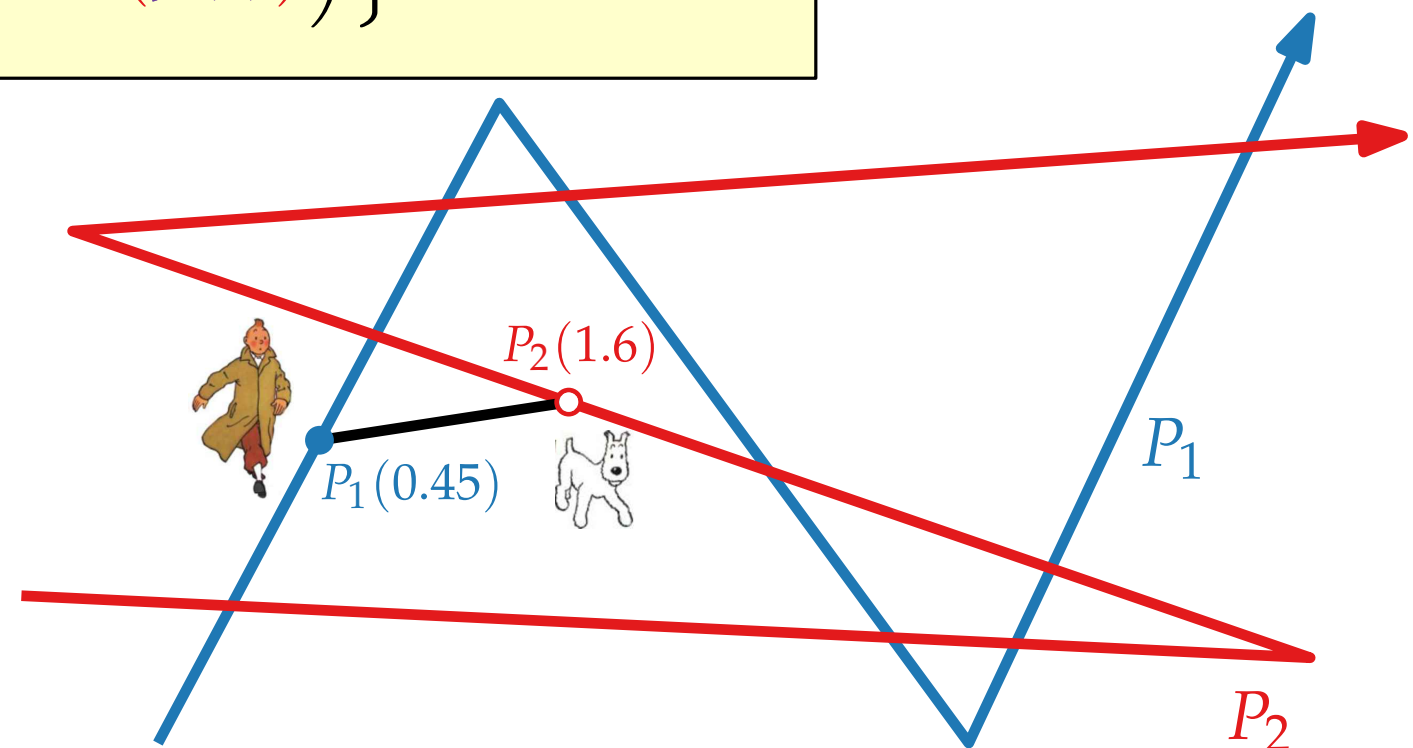




Fréchet Distance – Definition

- Seien $\alpha : [0, 1] \rightarrow [0, n_1 - 1]$ und $\beta : [0, 1] \rightarrow [0, n_2 - 1]$
Funktionen.

$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = \min_{\alpha, \beta} \max_{t \in [0, 1]} \left\{ d \left(P_1(\alpha(t)), P_2(\beta(t)) \right) \right\}$$

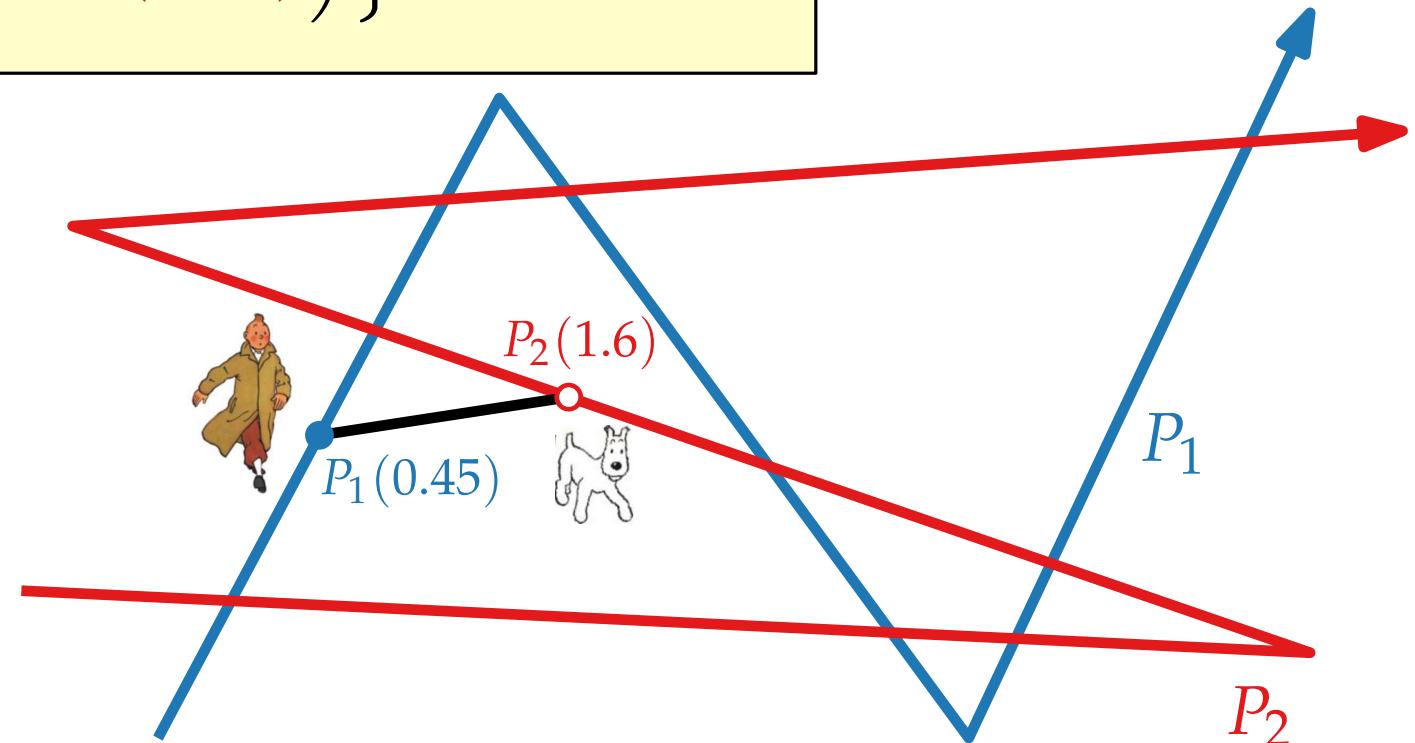




Fréchet Distance – Definition

- Seien $\alpha : [0, 1] \rightarrow [0, n_1 - 1]$ und $\beta : [0, 1] \rightarrow [0, n_2 - 1]$
surjektive, Funktionen.

$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = \min_{\alpha, \beta} \max_{t \in [0, 1]} \left\{ d \left(P_1(\alpha(t)), P_2(\beta(t)) \right) \right\}$$



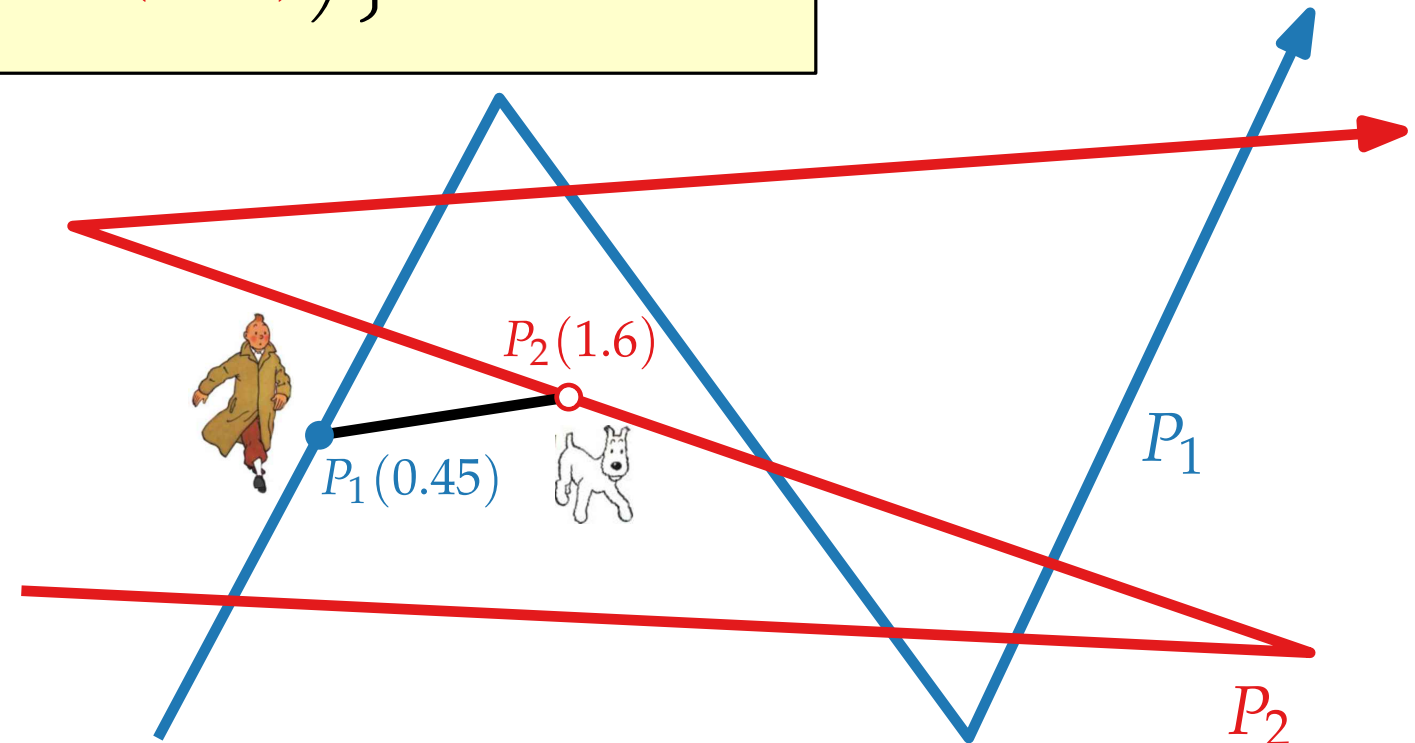


Fréchet Distance – Definition

- Seien $\alpha : [0, 1] \rightarrow [0, n_1 - 1]$ und $\beta : [0, 1] \rightarrow [0, n_2 - 1]$
surjektive, Funktionen.

Jeder Zielwert wird angenommen

$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = \min_{\alpha, \beta} \max_{t \in [0, 1]} \left\{ d(P_1(\alpha(t)), P_2(\beta(t))) \right\}$$



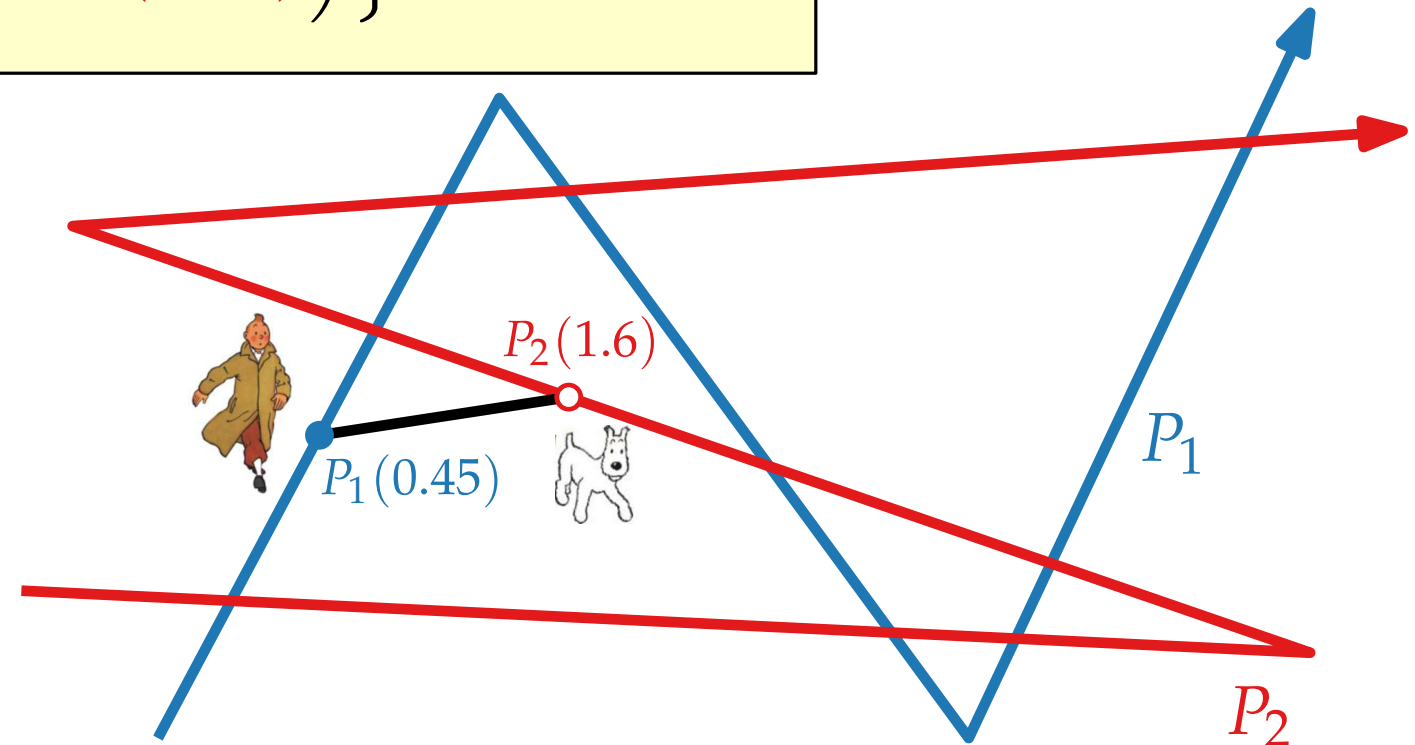


Fréchet Distance – Definition

- Seien $\alpha : [0, 1] \rightarrow [0, n_1 - 1]$ und $\beta : [0, 1] \rightarrow [0, n_2 - 1]$
surjektive, monoton wachsende und Funktionen.

Jeder Zielwert wird angenommen

$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = \min_{\alpha, \beta} \max_{t \in [0, 1]} \left\{ d \left(P_1(\alpha(t)), P_2(\beta(t)) \right) \right\}$$



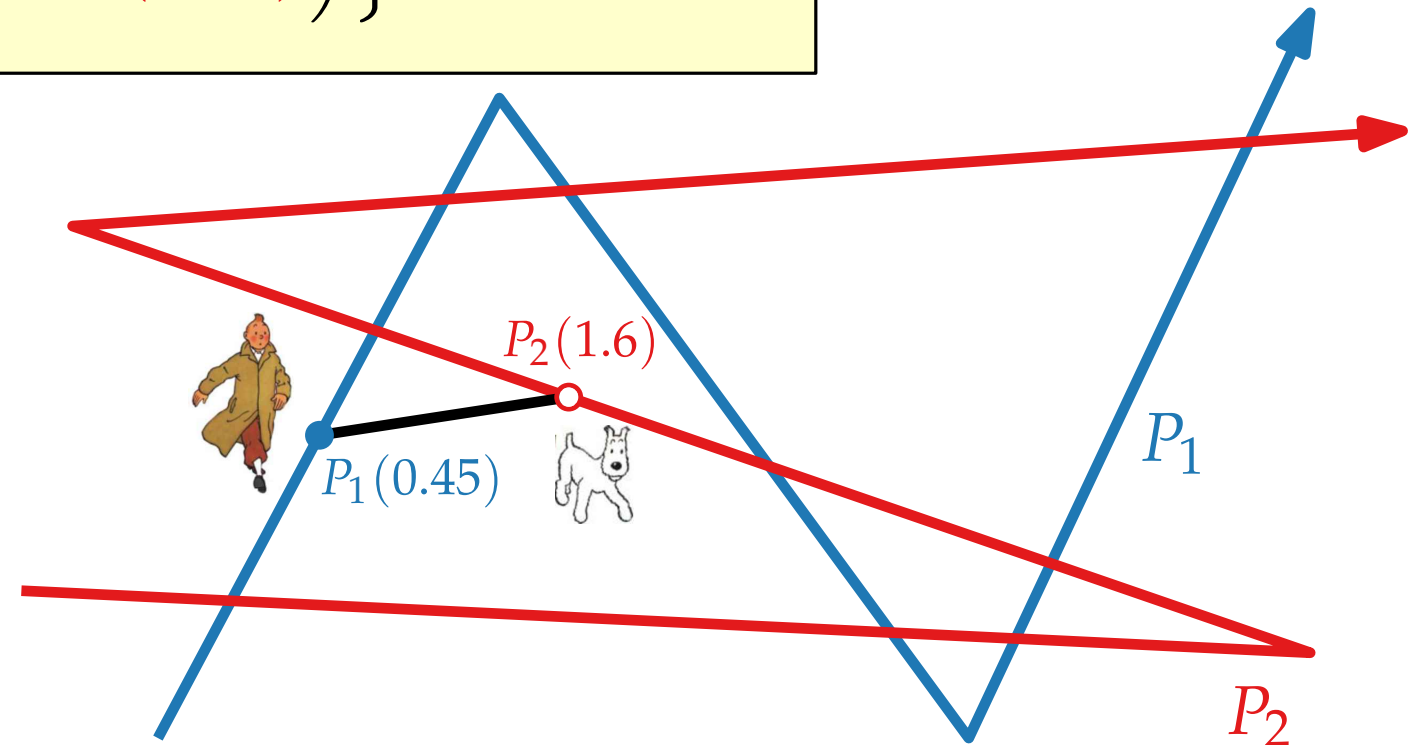


Fréchet Distance – Definition

- Seien $\alpha : [0, 1] \rightarrow [0, n_1 - 1]$ und $\beta : [0, 1] \rightarrow [0, n_2 - 1]$
surjektive, monoton wachsende und Funktionen.

Jeder Zielwert wird angenommen gehen nicht zurück

$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = \min_{\alpha, \beta} \max_{t \in [0, 1]} \left\{ d \left(P_1(\alpha(t)), P_2(\beta(t)) \right) \right\}$$



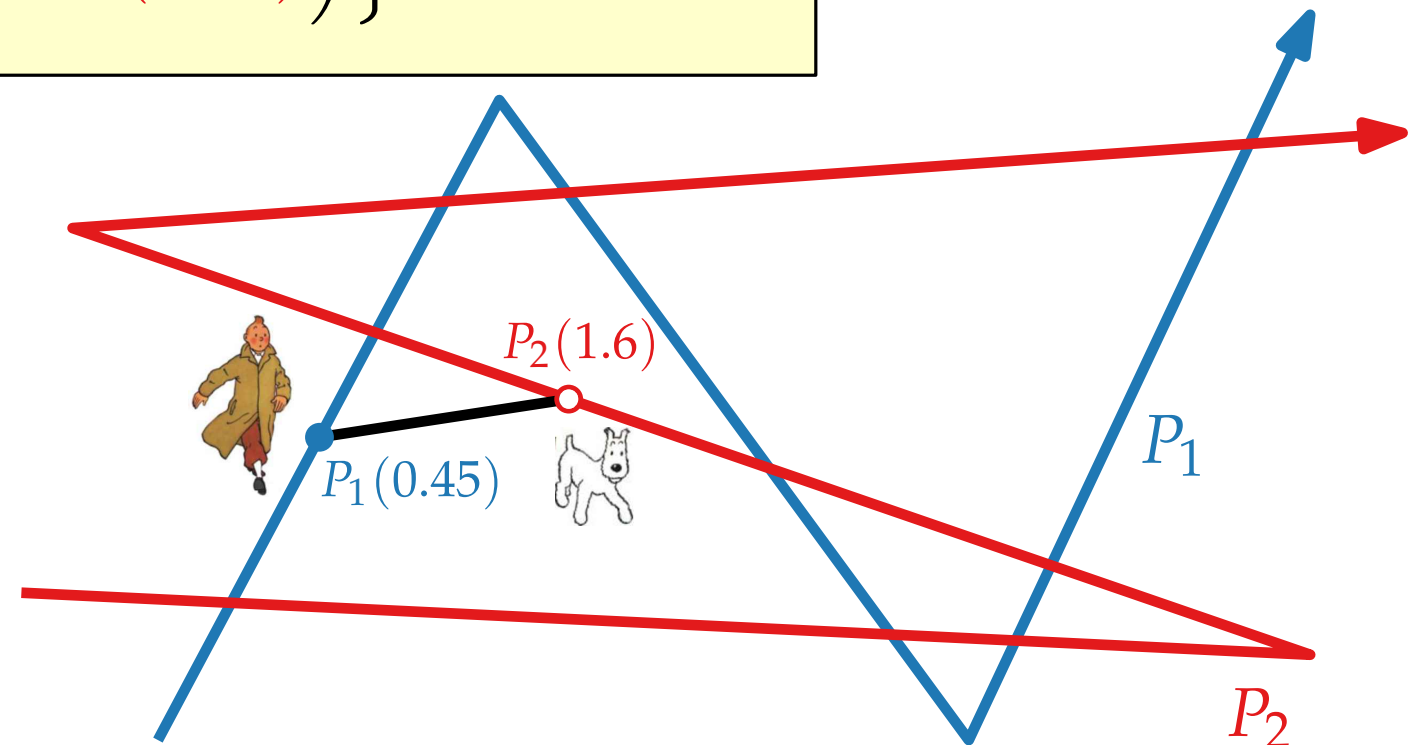


Fréchet Distance – Definition

- Seien $\alpha : [0, 1] \rightarrow [0, n_1 - 1]$ und $\beta : [0, 1] \rightarrow [0, n_2 - 1]$ **surjektive**, **monoton wachsende** und **stetige** Funktionen.

Jeder Zielwert wird angenommen gehen nicht zurück

$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = \min_{\alpha, \beta} \max_{t \in [0, 1]} \left\{ d \left(P_1(\alpha(t)), P_2(\beta(t)) \right) \right\}$$





Fréchet Distance – Definition

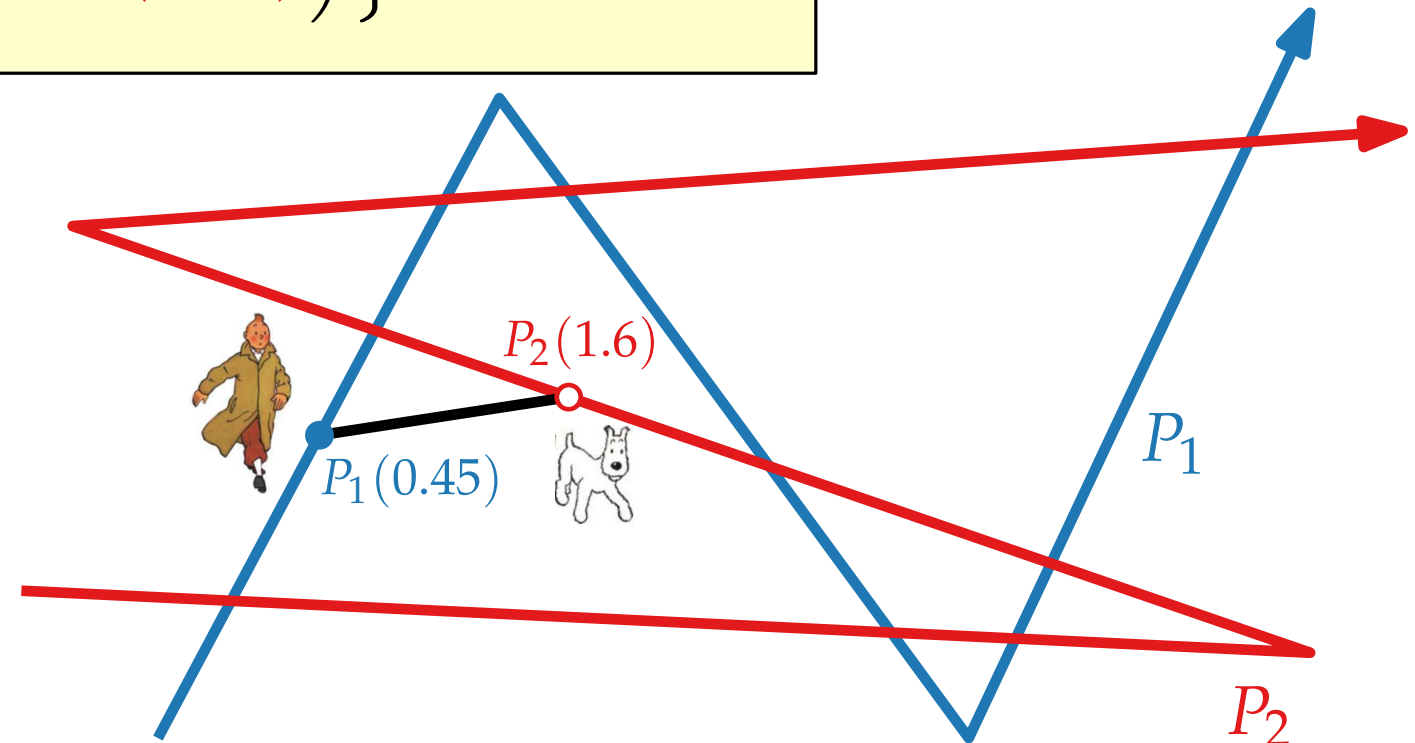
- Seien $\alpha : [0, 1] \rightarrow [0, n_1 - 1]$ und $\beta : [0, 1] \rightarrow [0, n_2 - 1]$
surjektive, **monoton wachsende** und **stetige** Funktionen.

Jeder Zielwert wird angenommen

gehen nicht zurück

teleportieren sich nicht

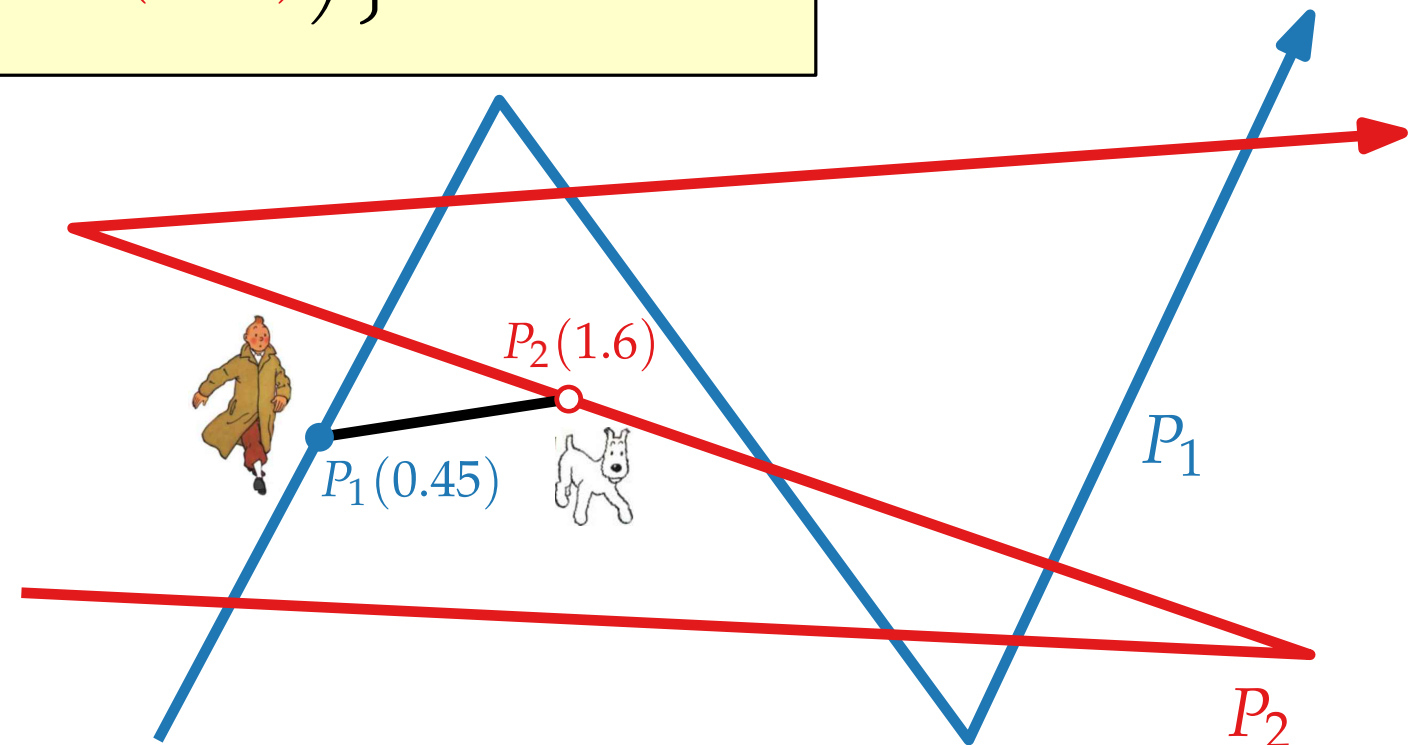
$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = \min_{\alpha, \beta} \max_{t \in [0, 1]} \left\{ d \left(P_1(\alpha(t)), P_2(\beta(t)) \right) \right\}$$



Fréchet Distanz – Berechnung



$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = \min_{\alpha, \beta} \max_{t \in [0,1]} \left\{ d \left(P_1(\alpha(t)), P_2(\beta(t)) \right) \right\}$$

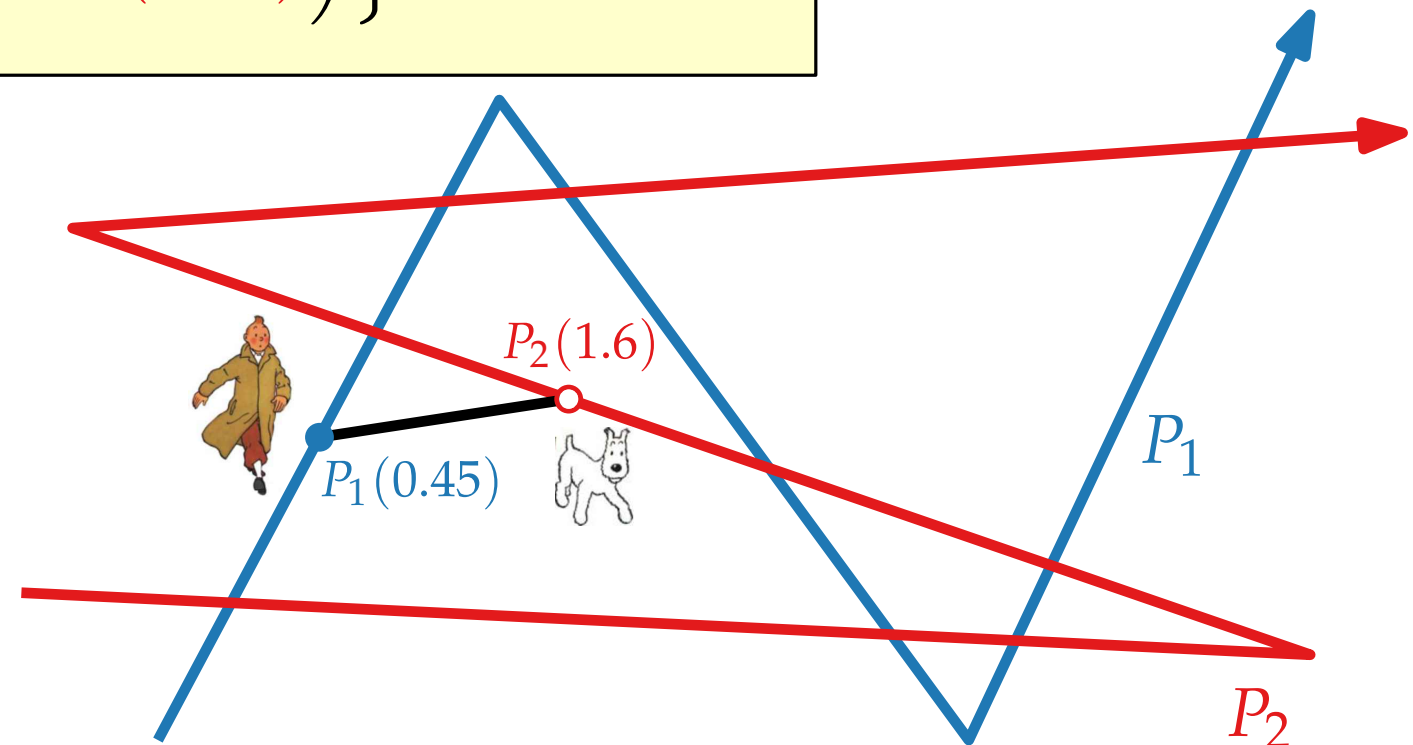


Fréchet Distanz – Berechnung



- Löse Entscheidungsproblem:

$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = \min_{\alpha, \beta} \max_{t \in [0,1]} \left\{ d \left(P_1(\alpha(t)), P_2(\beta(t)) \right) \right\}$$

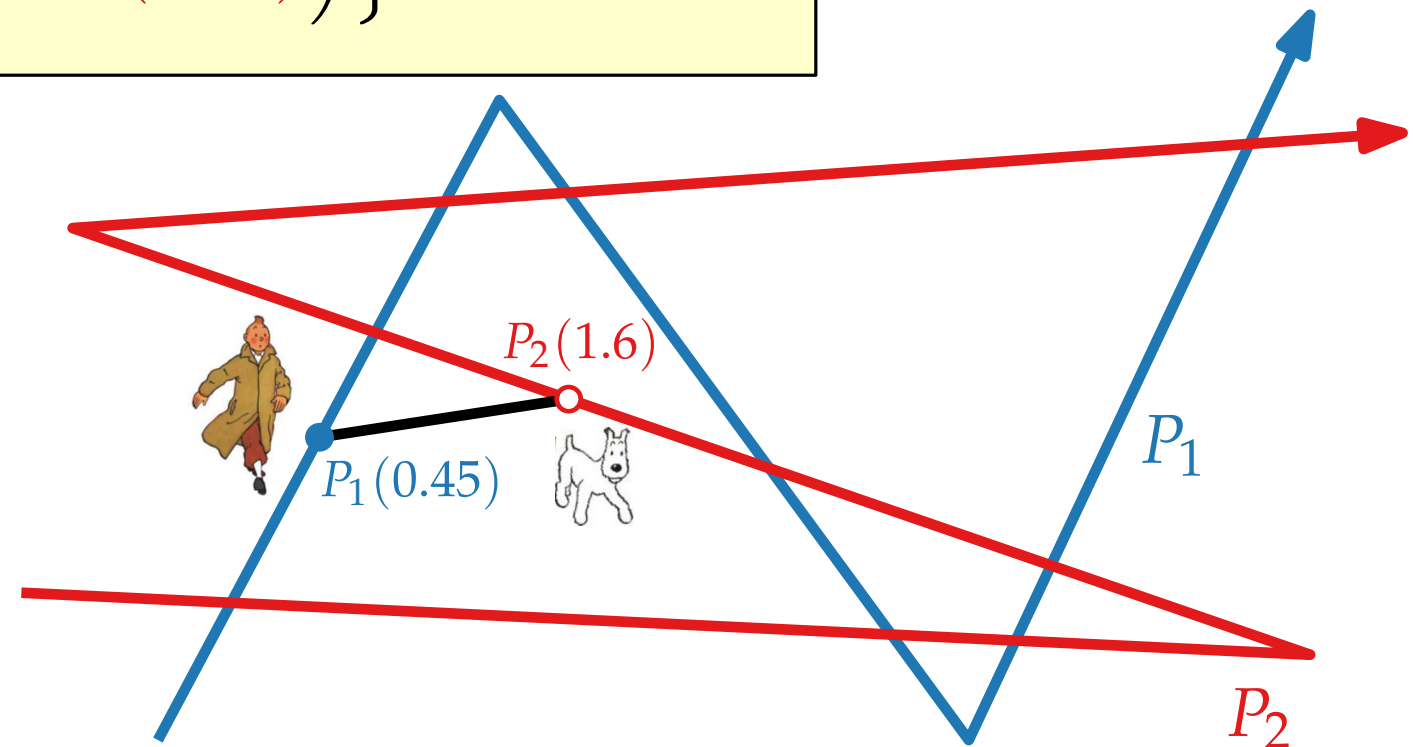




Fréchet Distanz – Berechnung

- Löse Entscheidungsproblem: Gegeben $\varepsilon \in \mathbb{R}$: Ist $d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon$?

$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = \min_{\alpha, \beta} \max_{t \in [0,1]} \left\{ d \left(P_1(\alpha(t)), P_2(\beta(t)) \right) \right\}$$

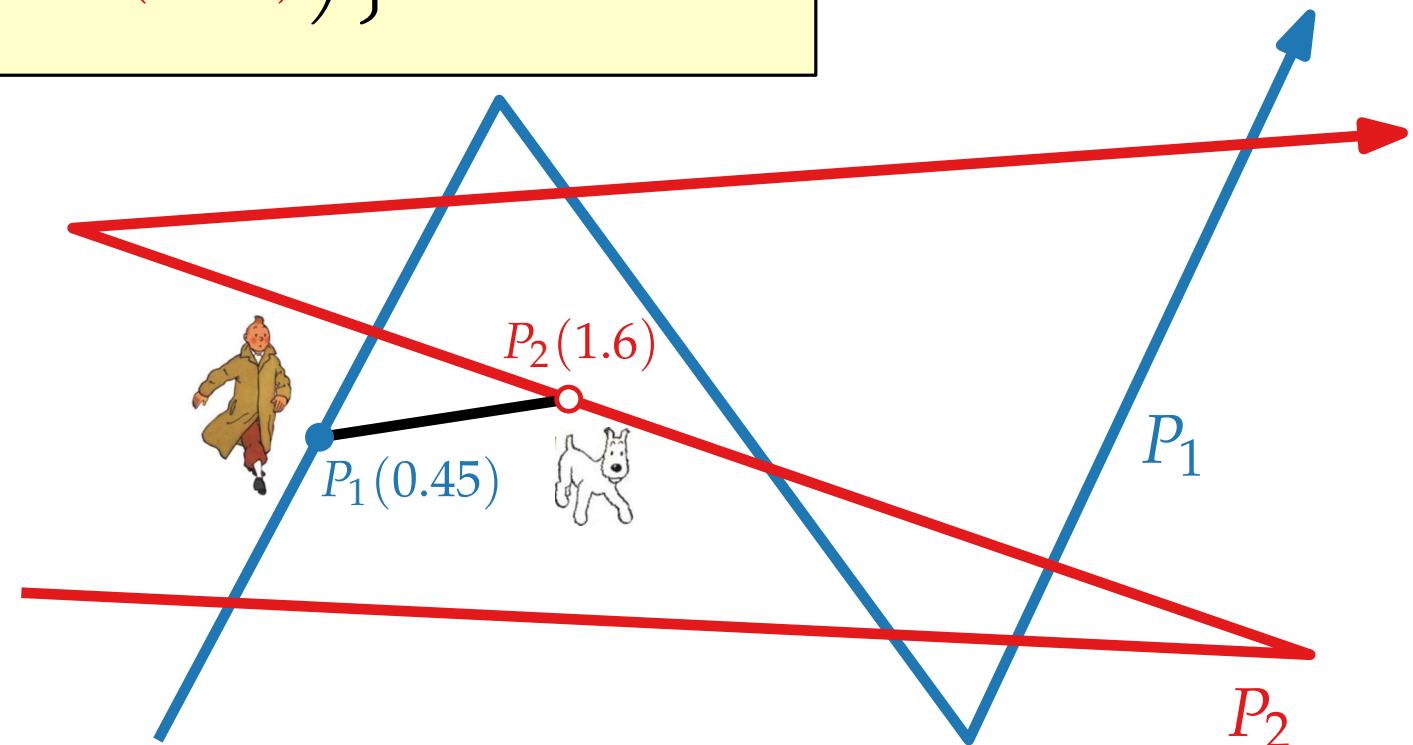




Fréchet Distanz – Berechnung

- Löse Entscheidungsproblem: Gegeben $\varepsilon \in \mathbb{R}$: Ist $d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon$?
- Verwende parametrisierte Suche (ähnlich wie binäre Suche) um kleinstes ε zu finden, sodass die Antwort **ja** ist.

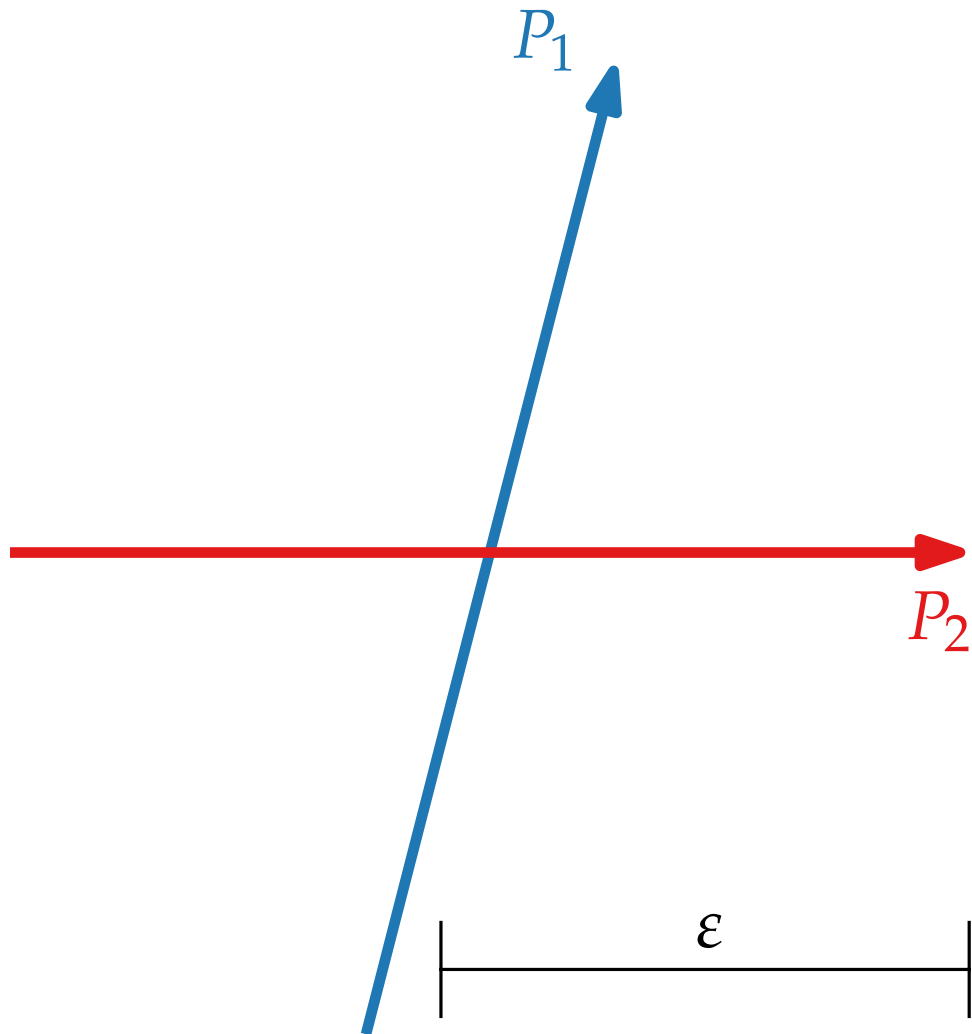
$$\rightarrow d_F(P_1, P_2) = \min_{\alpha, \beta} \max_{t \in [0,1]} \left\{ d \left(P_1(\alpha(t)), P_2(\beta(t)) \right) \right\}$$



Free-Space Diagram – 1 Segment



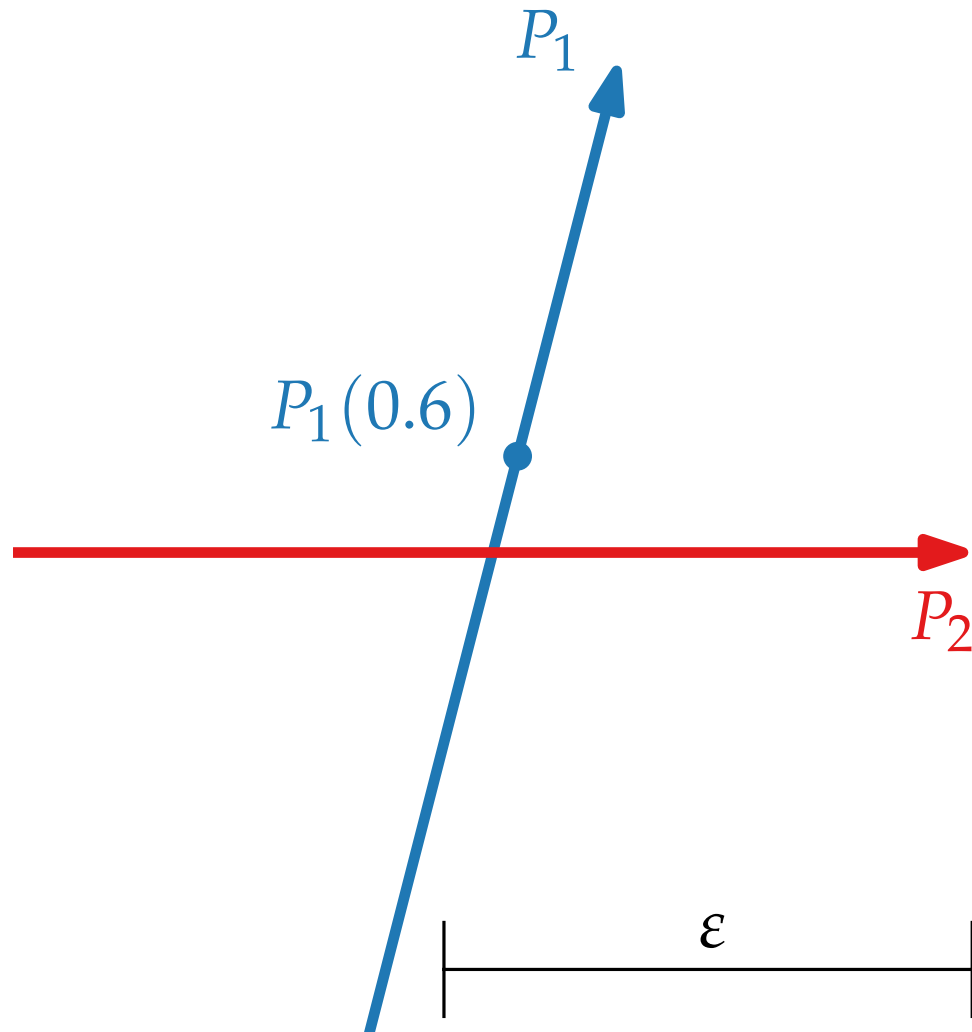
Spezialfall: P_1 und P_2 bestehen nur aus einem Segment.



Free-Space Diagram – 1 Segment



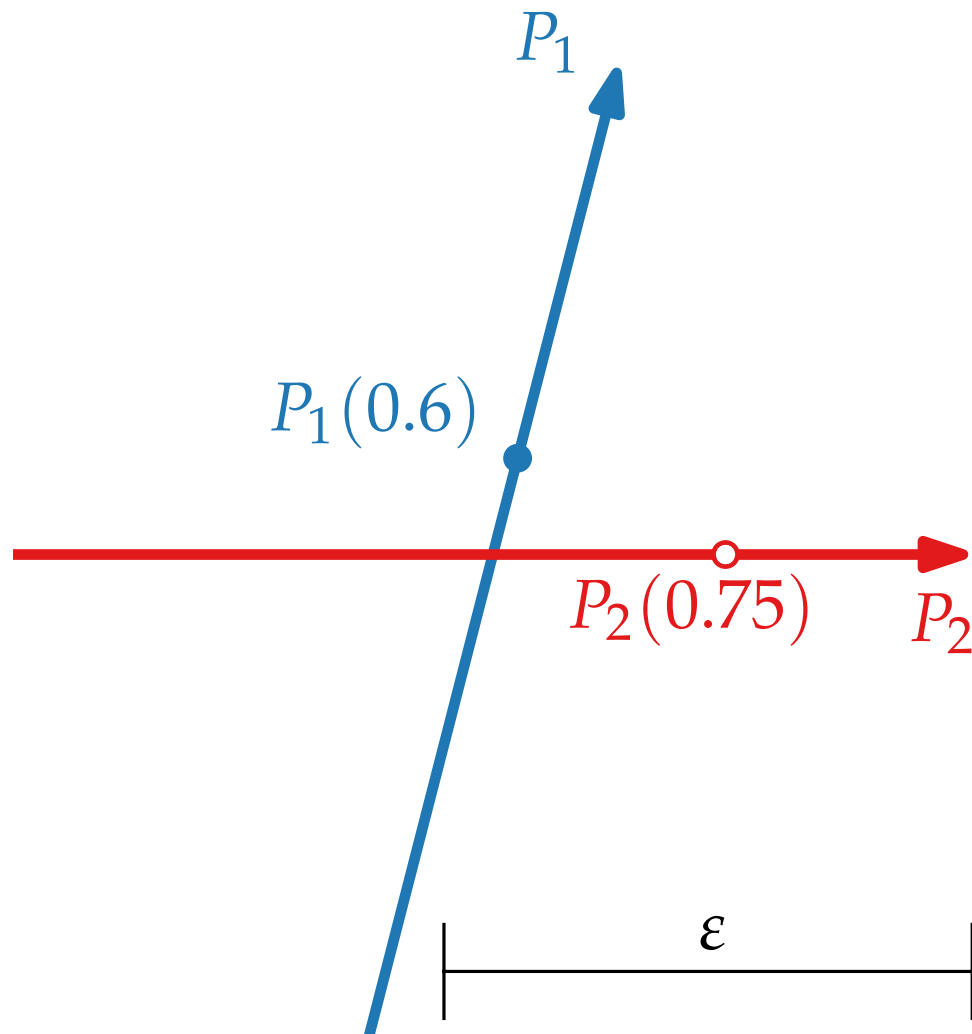
Spezialfall: P_1 und P_2 bestehen nur aus einem Segment.



Free-Space Diagram – 1 Segment



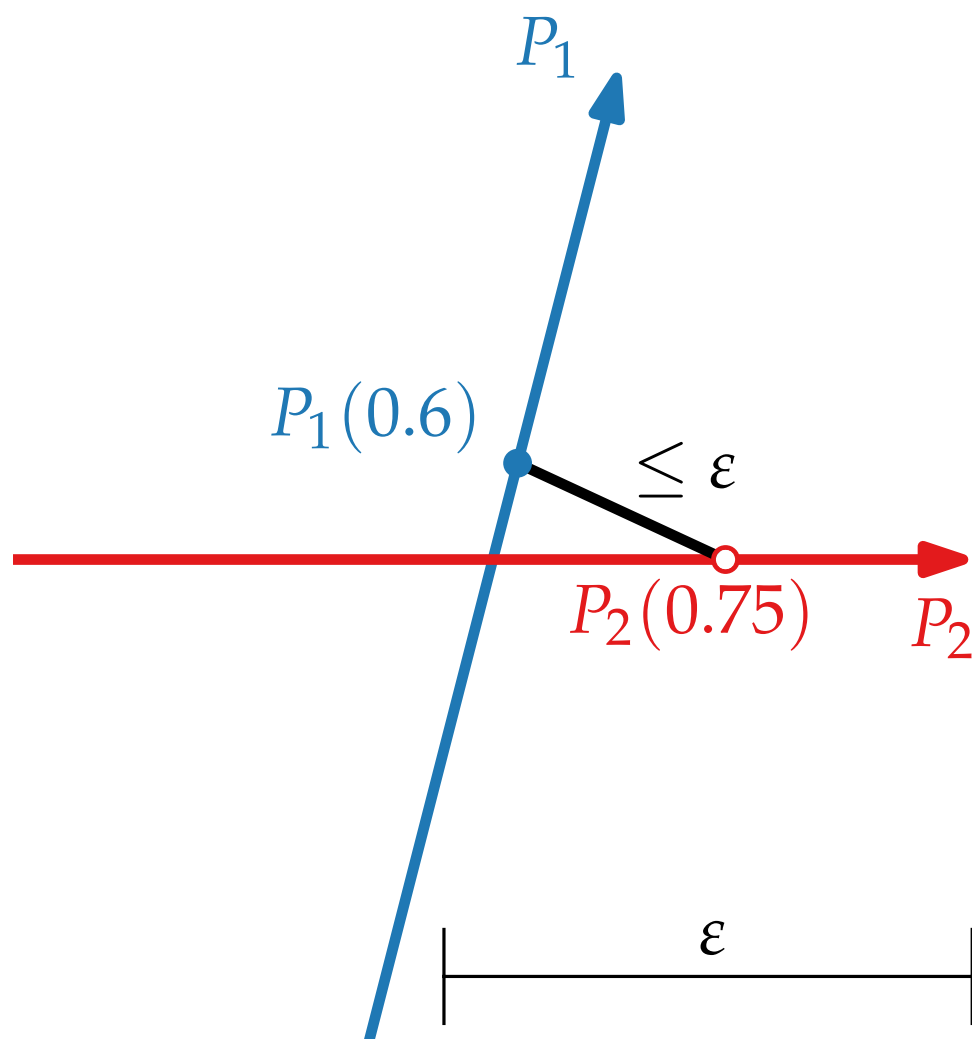
Spezialfall: P_1 und P_2 bestehen nur aus einem Segment.





Free-Space Diagram – 1 Segment

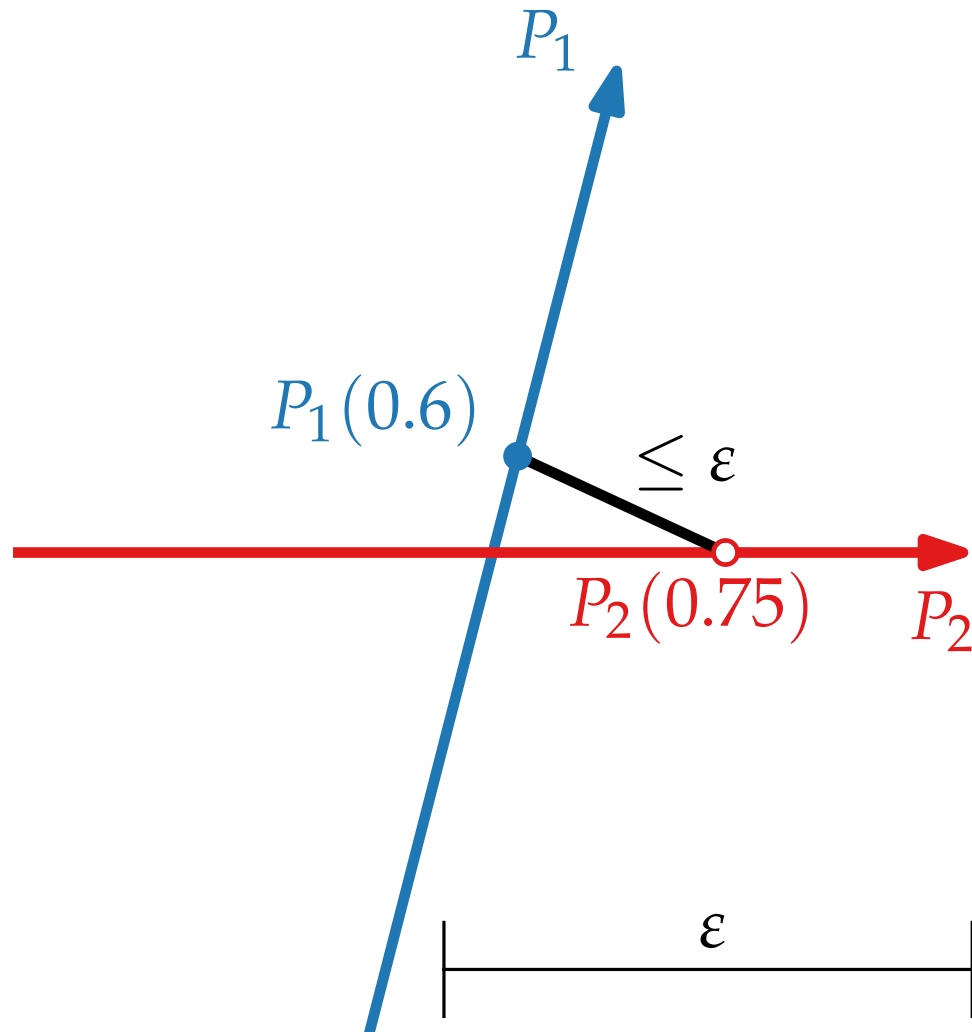
Spezialfall: P_1 und P_2 bestehen nur aus einem Segment.





Free-Space Diagram – 1 Segment

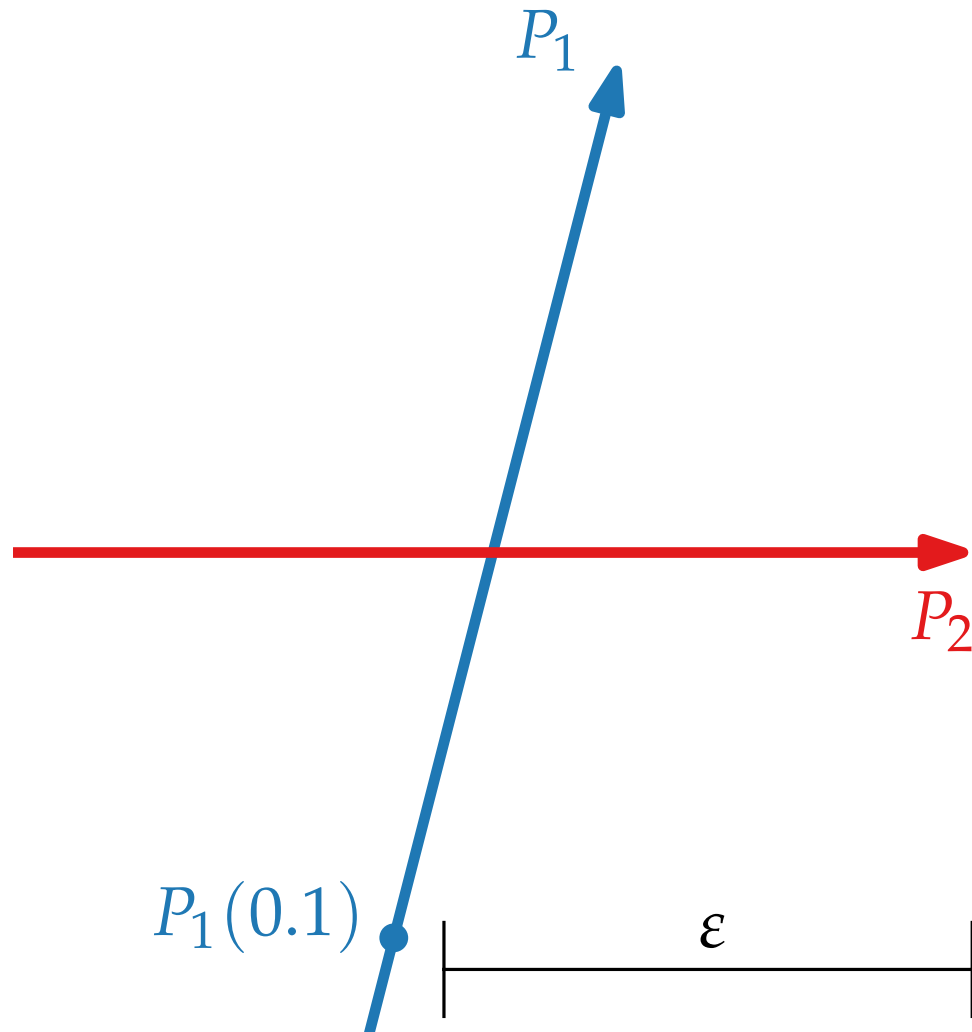
Spezialfall: P_1 und P_2 bestehen nur aus einem Segment.
 $P_1(0.6)$ und $P_2(0.75)$ können verbunden werden.





Free-Space Diagram – 1 Segment

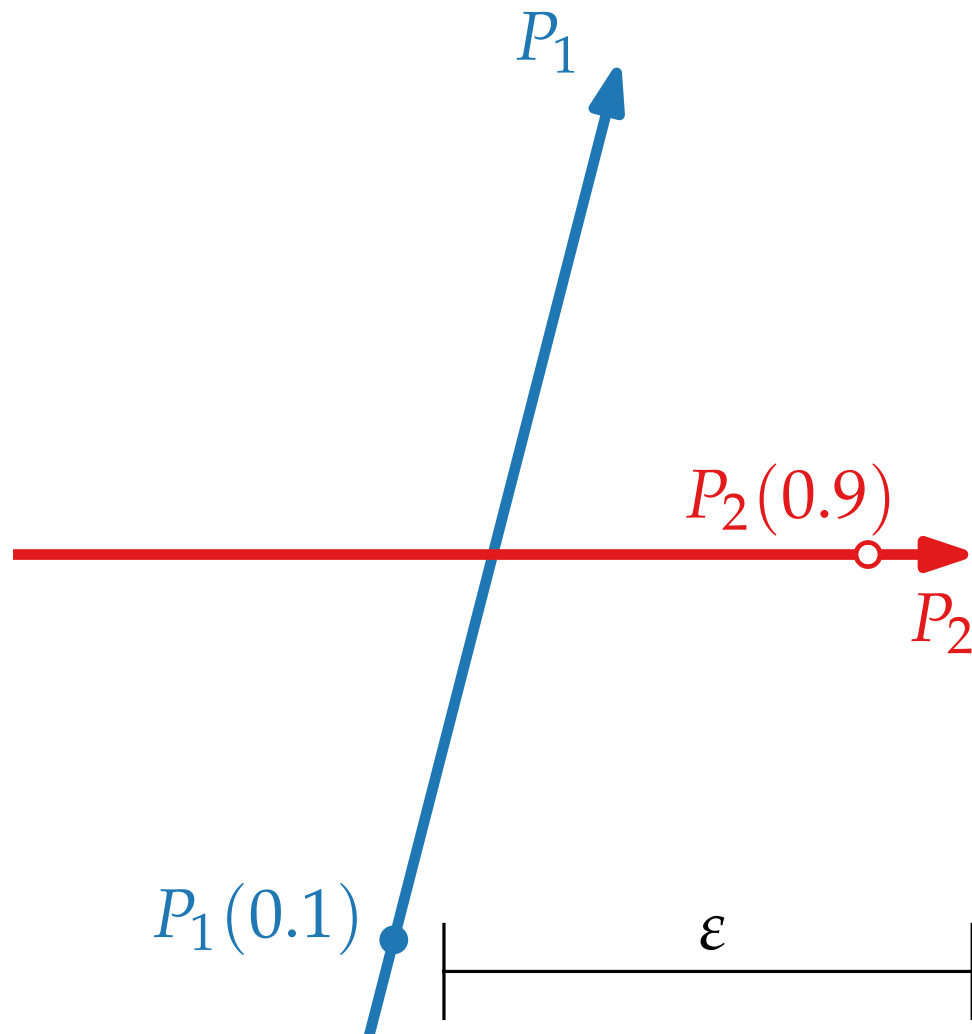
Spezialfall: P_1 und P_2 bestehen nur aus einem Segment.
 $P_1(0.6)$ und $P_2(0.75)$ können verbunden werden.





Free-Space Diagram – 1 Segment

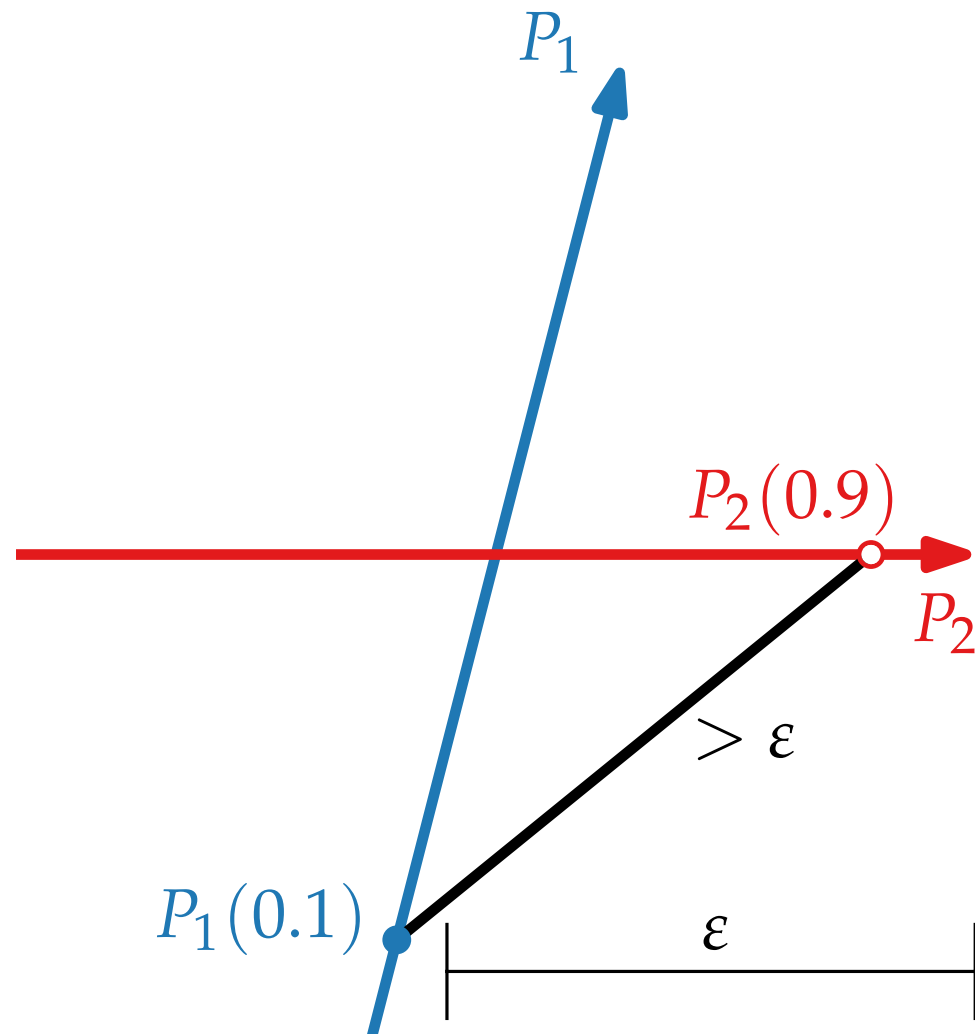
Spezialfall: P_1 und P_2 bestehen nur aus einem Segment.
 $P_1(0.6)$ und $P_2(0.75)$ können verbunden werden.





Free-Space Diagram – 1 Segment

Spezialfall: P_1 und P_2 bestehen nur aus einem Segment.
 $P_1(0.6)$ und $P_2(0.75)$ können verbunden werden.



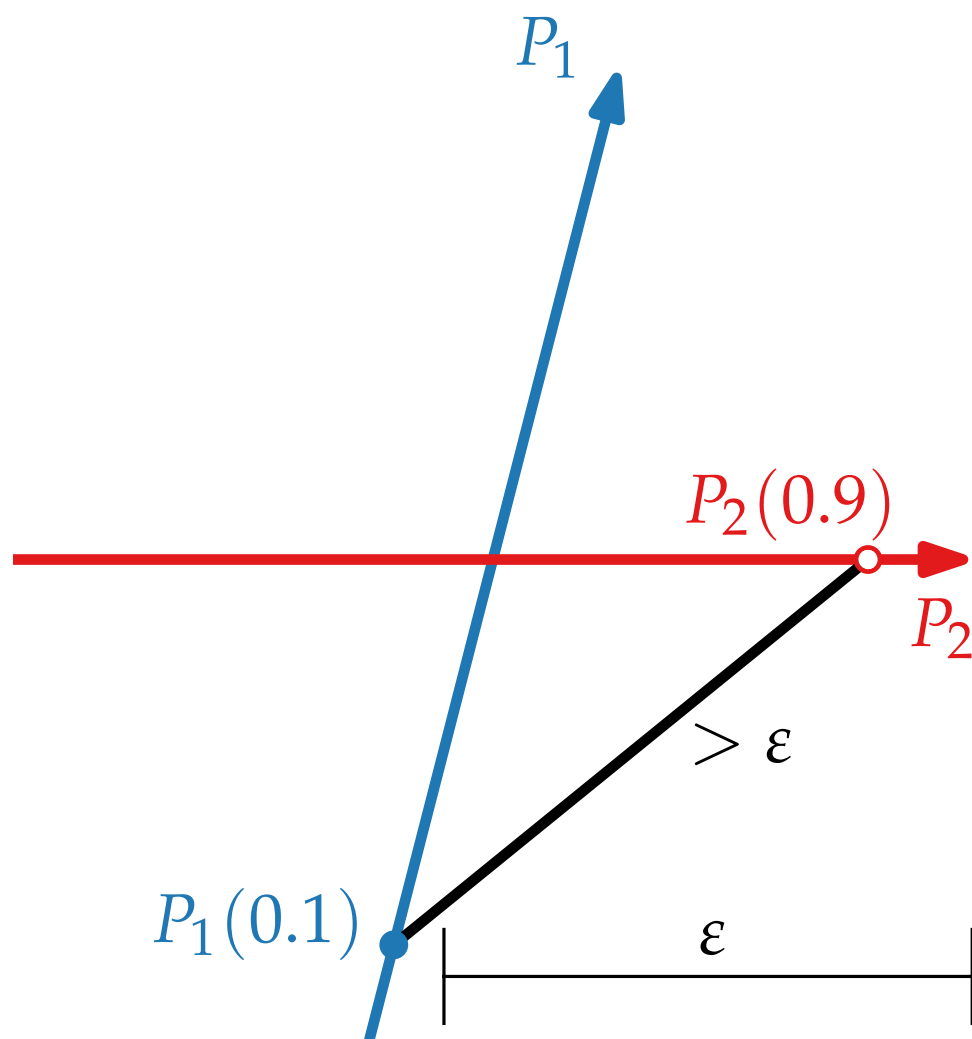


Free-Space Diagram – 1 Segment

Spezialfall: P_1 und P_2 bestehen nur aus einem Segment.

$P_1(0.6)$ und $P_2(0.75)$ können verbunden werden.

$P_1(0.1)$ und $P_2(0.9)$ können **nicht** verbunden werden.



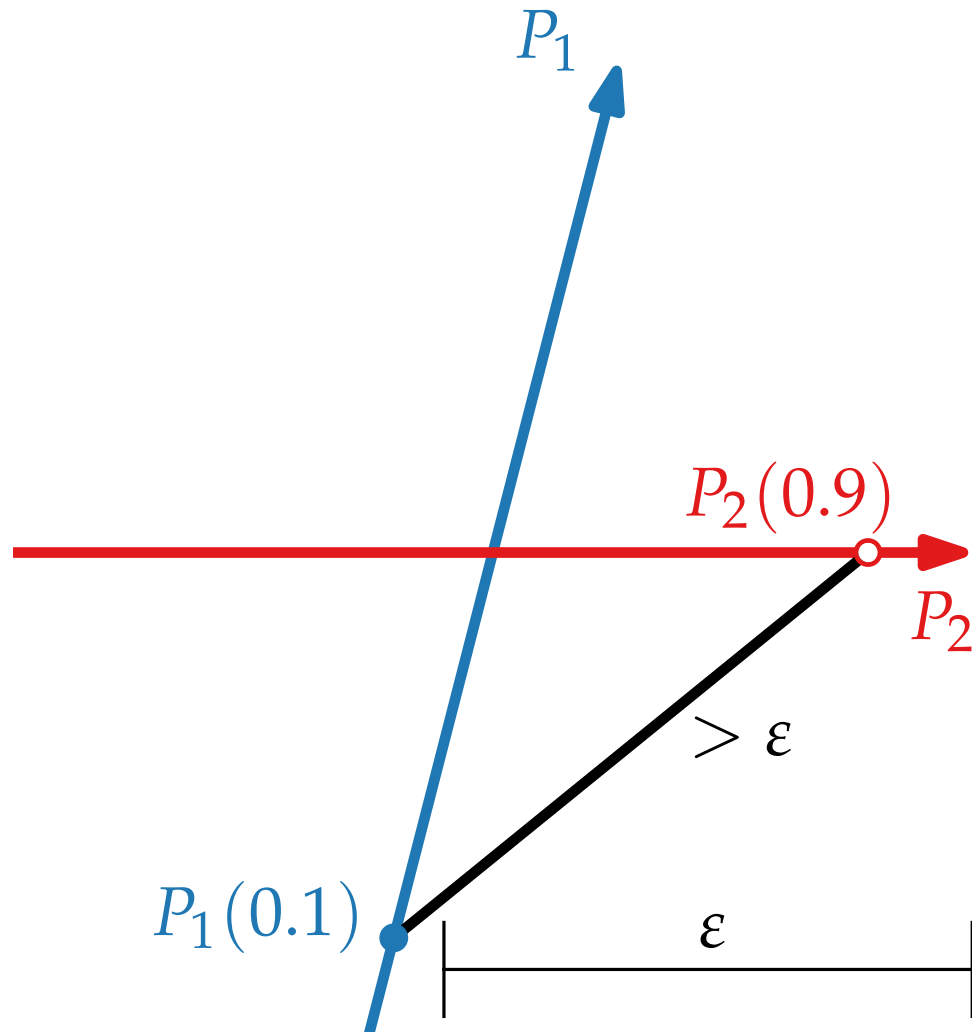


Free-Space Diagram – 1 Segment

Spezialfall: P_1 und P_2 bestehen nur aus einem Segment.

$P_1(0.6)$ und $P_2(0.75)$ können verbunden werden.

$P_1(0.1)$ und $P_2(0.9)$ können **nicht** verbunden werden.



Das **Free-Space Diagram** F_ϵ zeigt an, welche Punktepaaare mit einer Leine der Länge ϵ verbunden werden können.

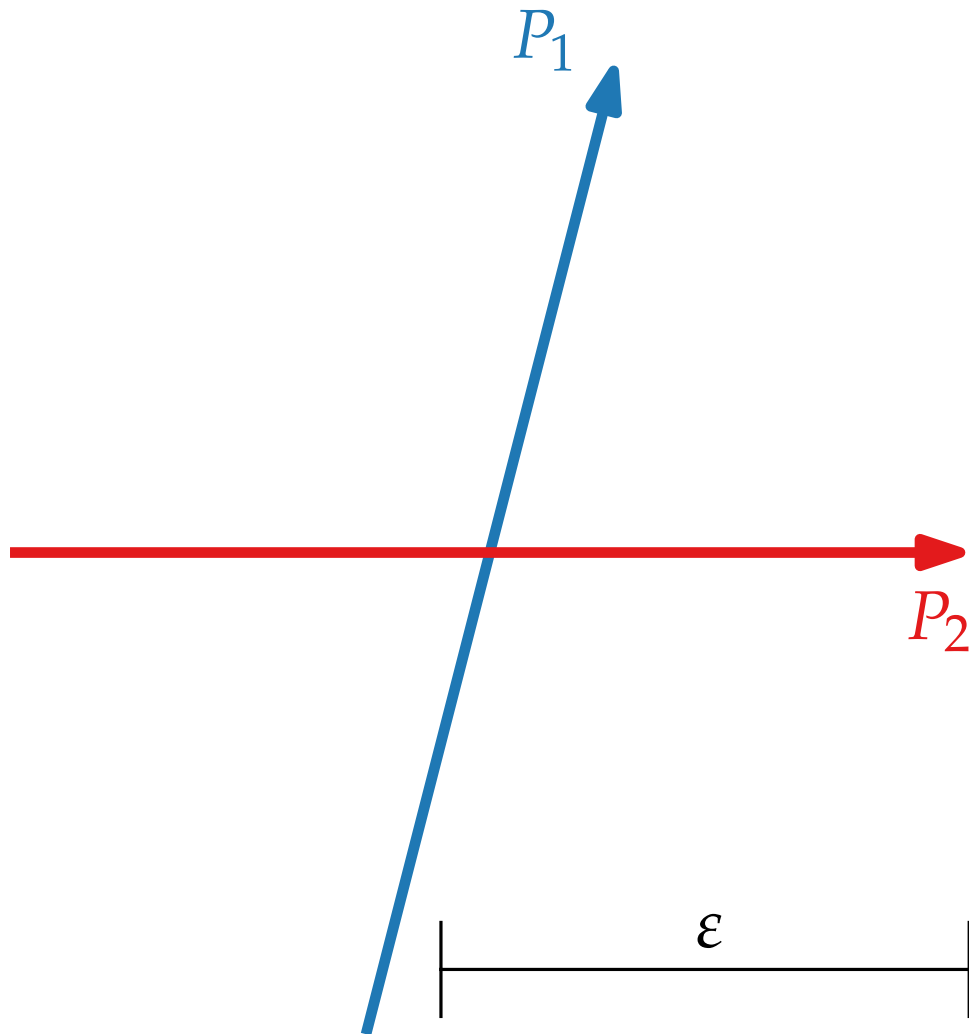


Free-Space Diagram – 1 Segment

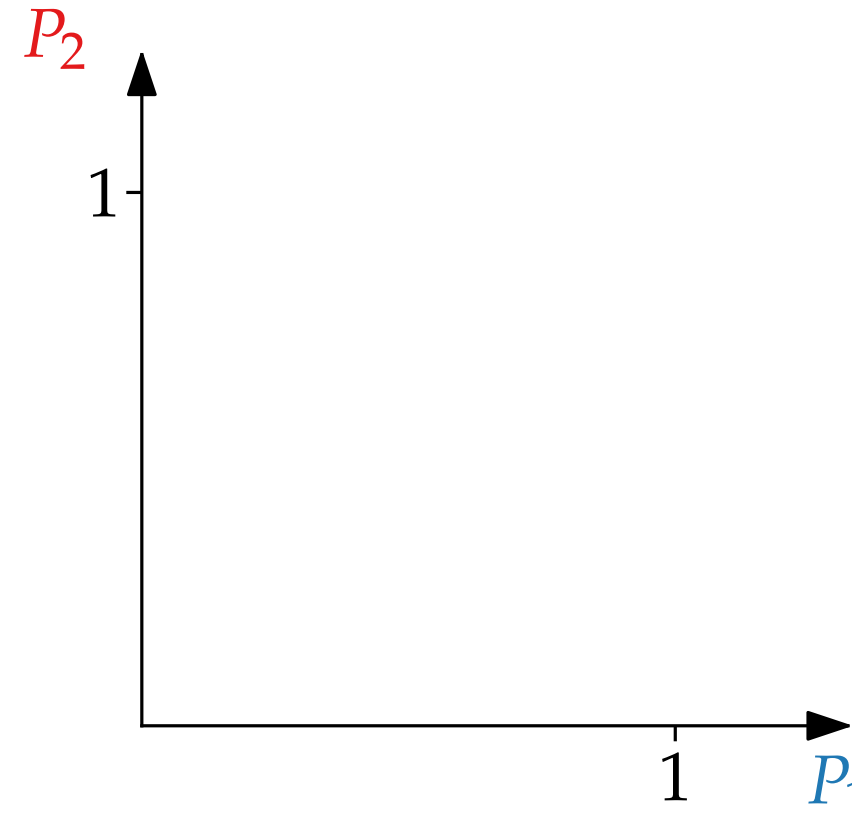
Spezialfall: P_1 und P_2 bestehen nur aus einem Segment.

$P_1(0.6)$ und $P_2(0.75)$ können verbunden werden.

$P_1(0.1)$ und $P_2(0.9)$ können **nicht** verbunden werden.



Das **Free-Space Diagram** F_ε zeigt an, welche Punktepaaire mit einer Leine der Länge ε verbunden werden können.





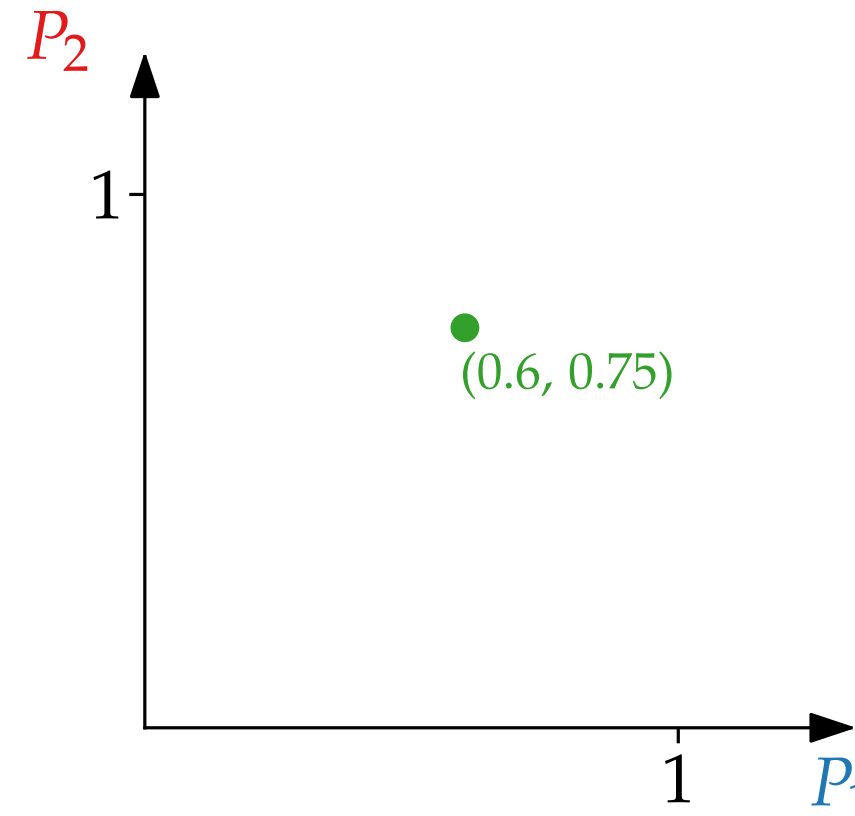
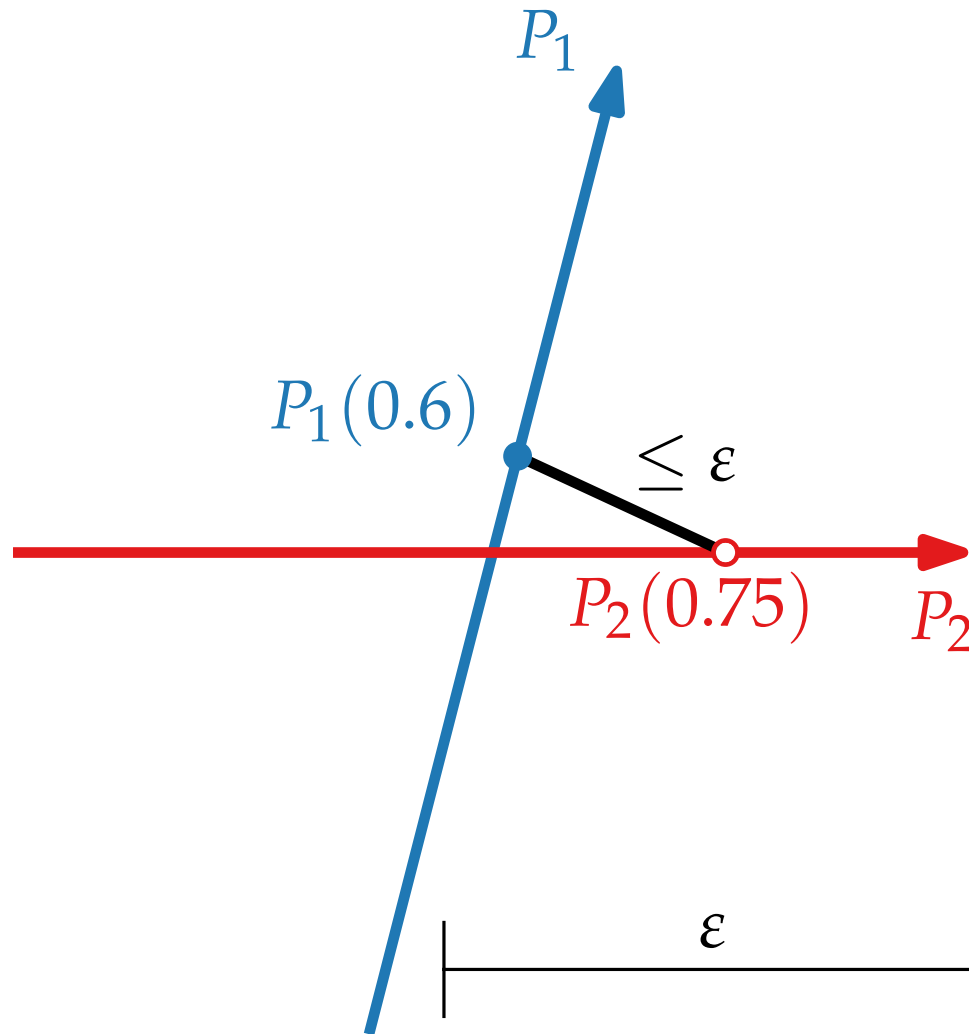
Free-Space Diagram – 1 Segment

Spezialfall: P_1 und P_2 bestehen nur aus einem Segment.

$P_1(0.6)$ und $P_2(0.75)$ können verbunden werden.

$P_1(0.1)$ und $P_2(0.9)$ können **nicht** verbunden werden.

Das **Free-Space Diagram** F_ε zeigt an, welche Punktepaaire mit einer Leine der Länge ε verbunden werden können.





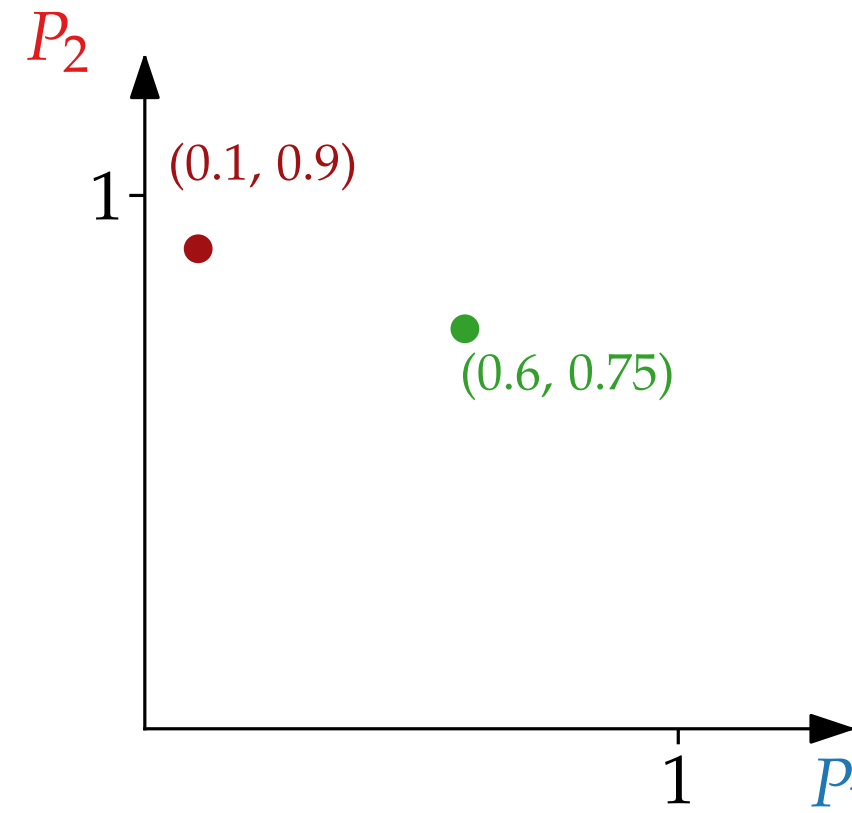
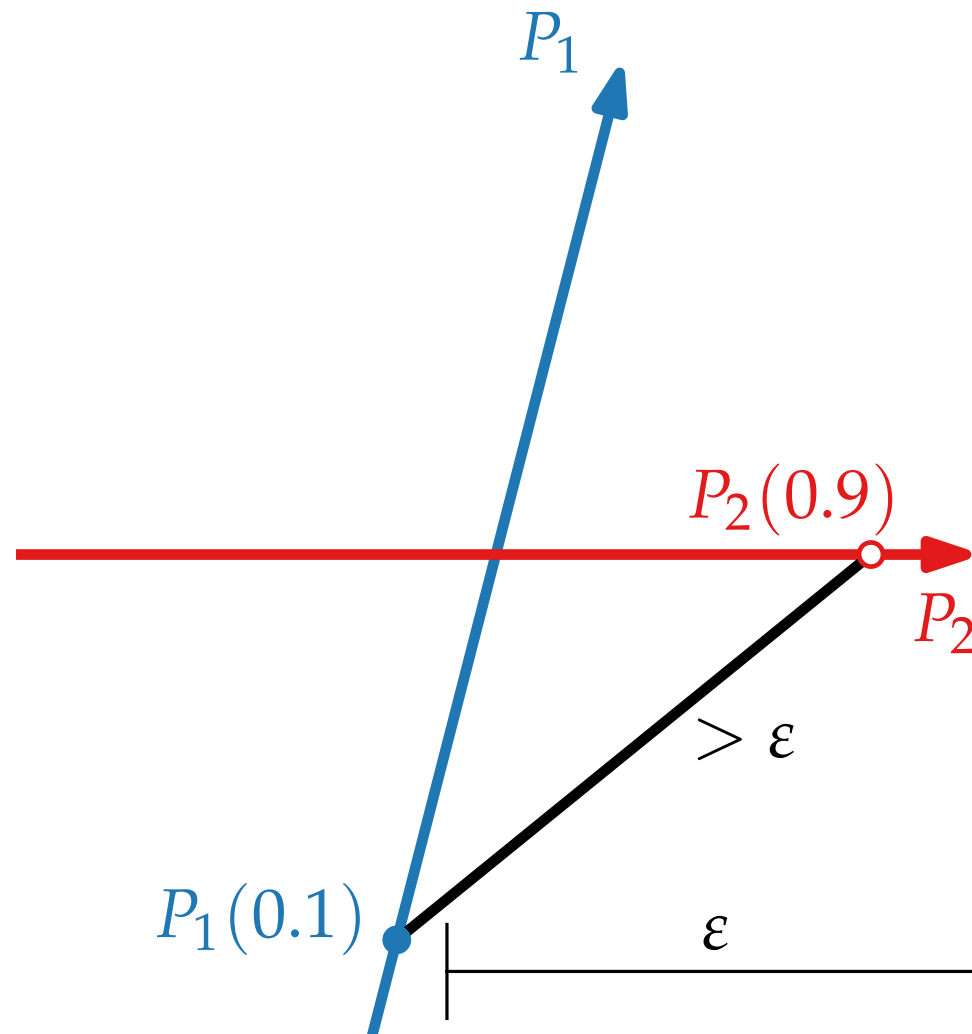
Free-Space Diagram – 1 Segment

Spezialfall: P_1 und P_2 bestehen nur aus einem Segment.

$P_1(0.6)$ und $P_2(0.75)$ können verbunden werden.

$P_1(0.1)$ und $P_2(0.9)$ können **nicht** verbunden werden.

Das **Free-Space Diagram** F_ε zeigt an, welche Punktepaaire mit einer Leine der Länge ε verbunden werden können.



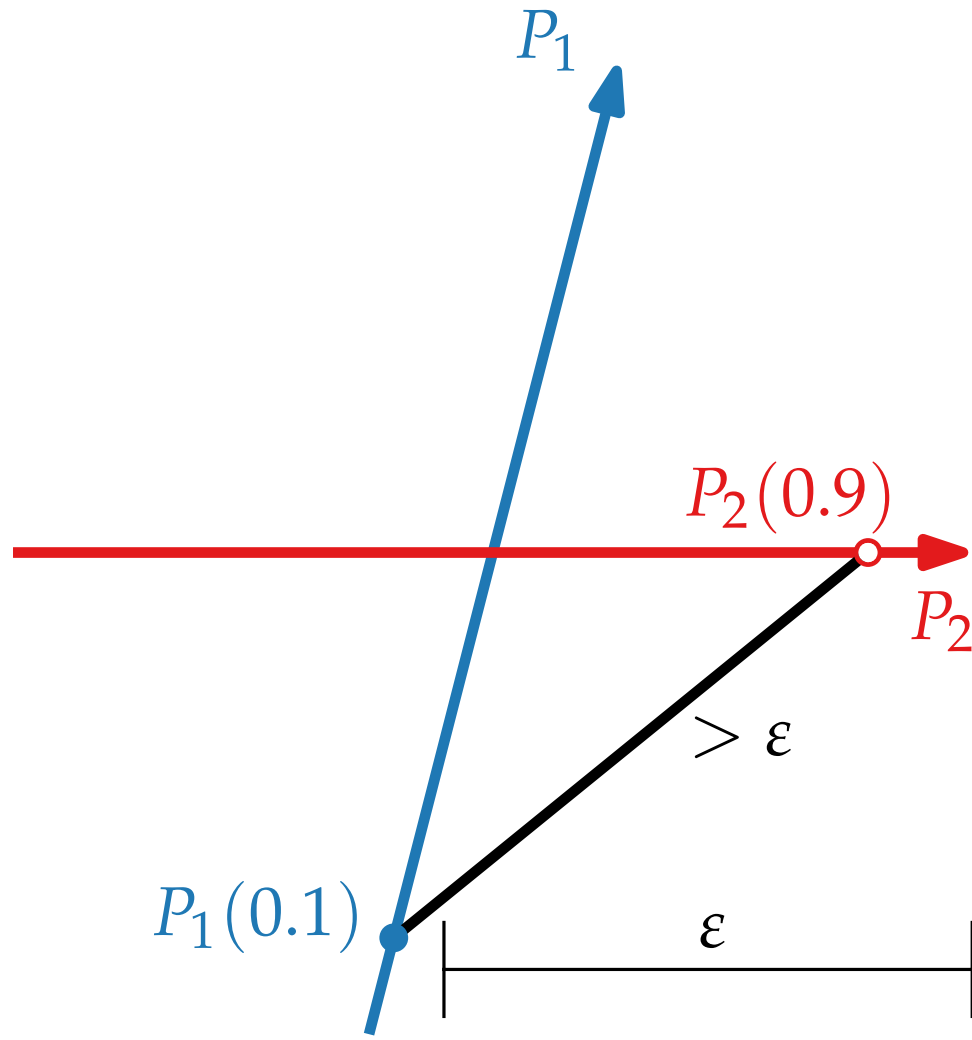


Free-Space Diagram – 1 Segment

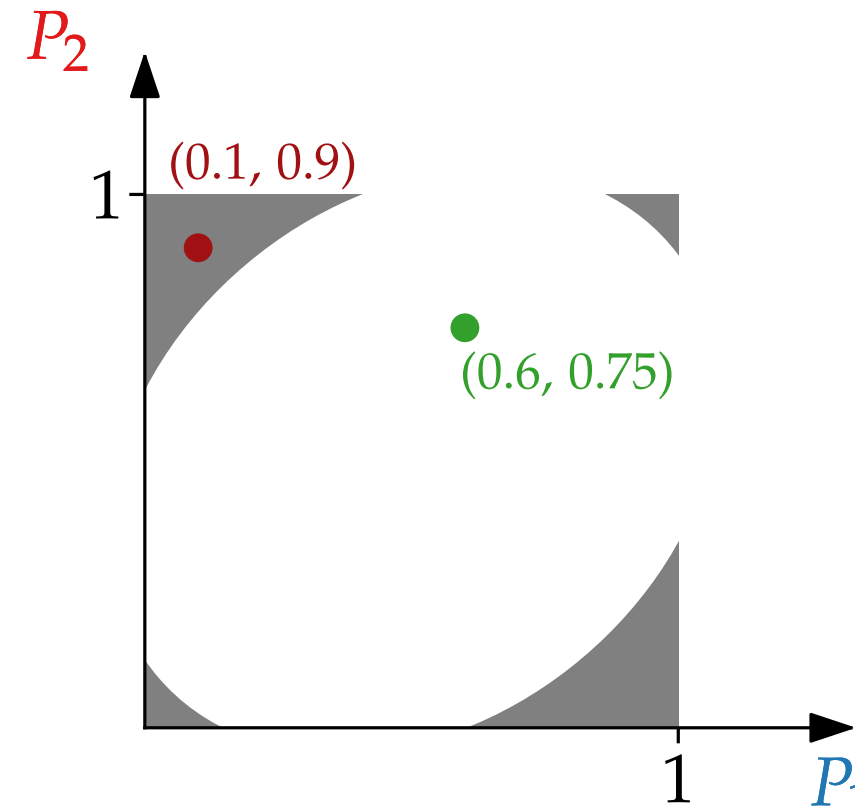
Spezialfall: P_1 und P_2 bestehen nur aus einem Segment.

$P_1(0.6)$ und $P_2(0.75)$ können verbunden werden.

$P_1(0.1)$ und $P_2(0.9)$ können **nicht** verbunden werden.

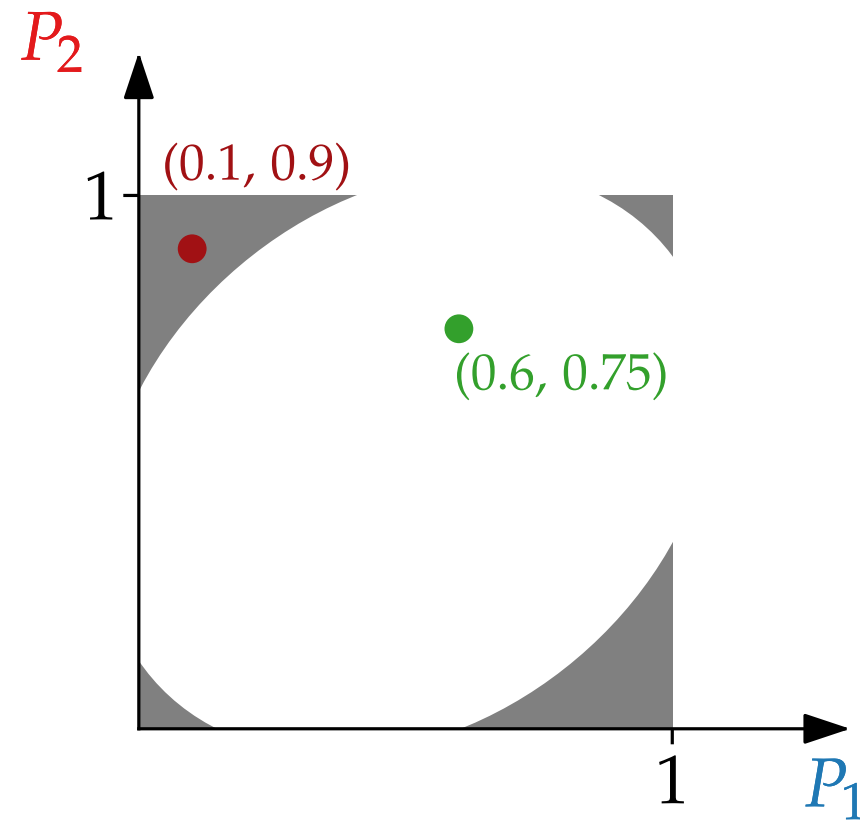


Das **Free-Space Diagram** F_ϵ zeigt an, welche Punktepaaare mit einer Leine der Länge ϵ verbunden werden können.



Free-Space Diagram – 1 Segment

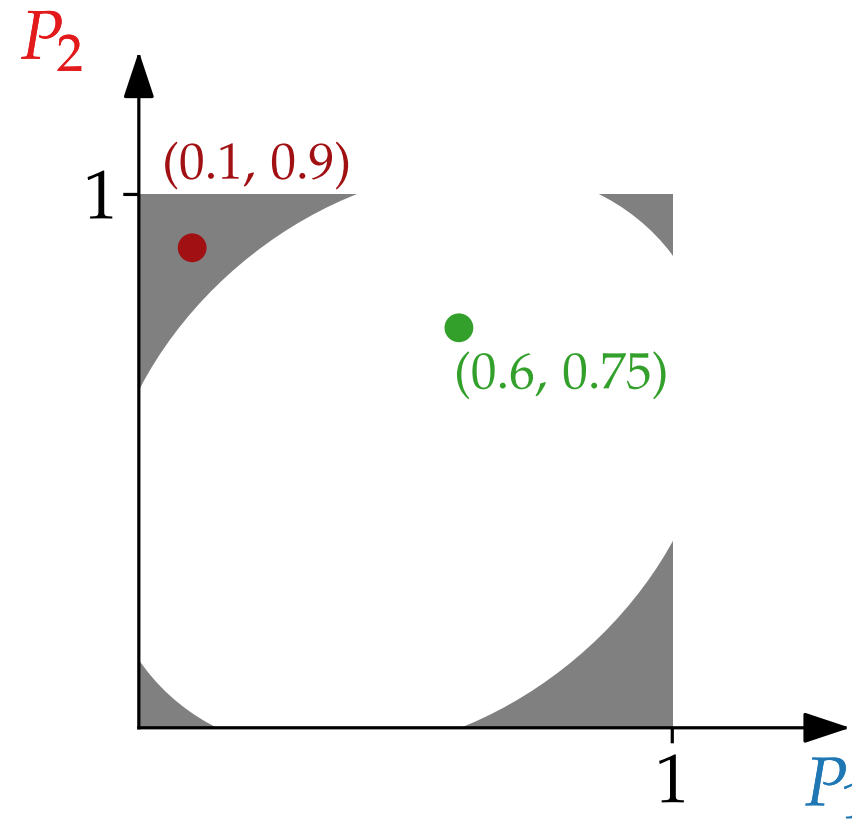
20 - 1



Free-Space Diagram – 1 Segment



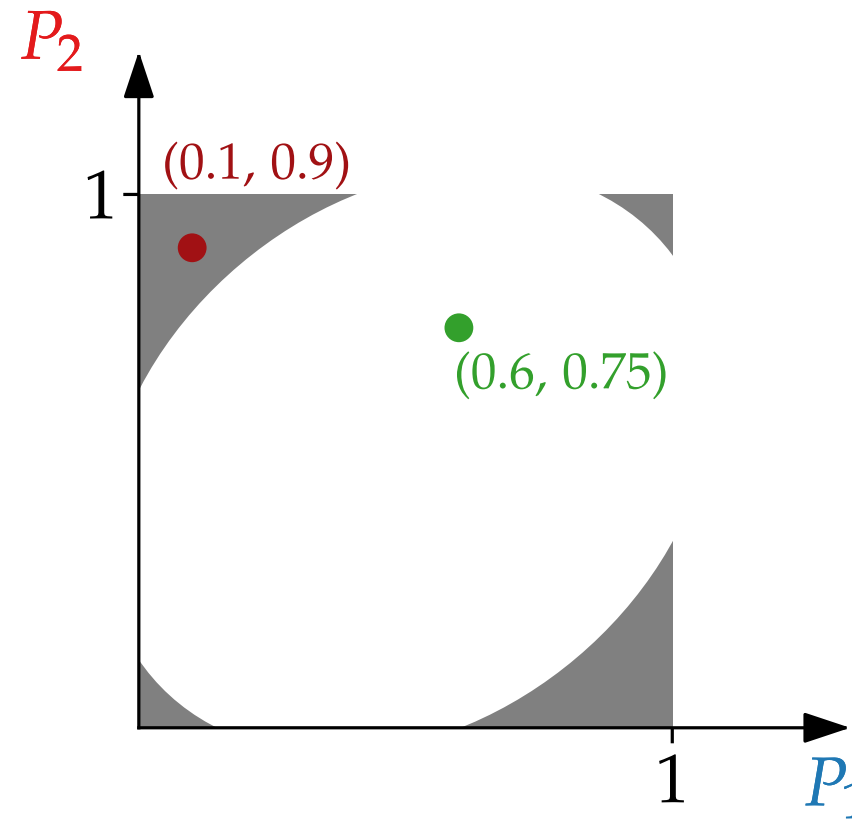
- $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, 1]^2 \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$ hat die Form einer Ellipse.



Free-Space Diagram – 1 Segment



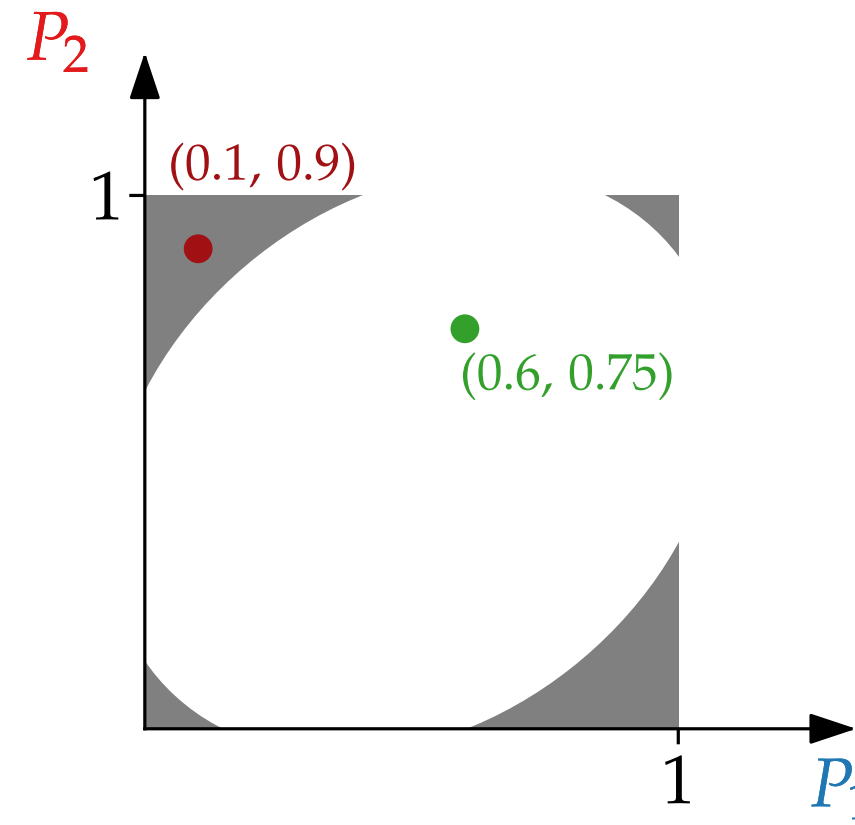
- $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, 1]^2 \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$ hat die Form einer Ellipse.
- $d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon \Leftrightarrow$



Free-Space Diagram – 1 Segment



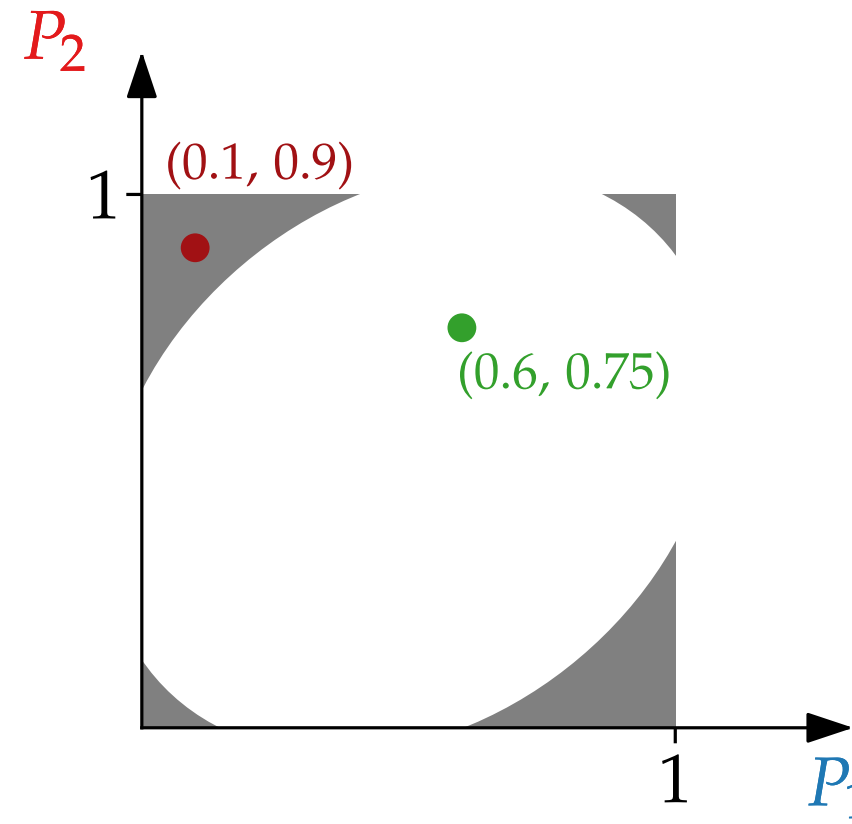
- $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, 1]^2 \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$ hat die Form einer Ellipse.
- $d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon \Leftrightarrow F_\varepsilon$ enthält einen Pfad von $(0, 0)$ bis $(1, 1)$



Free-Space Diagram – 1 Segment



- $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, 1]^2 \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$ hat die Form einer Ellipse.
- $d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon \Leftrightarrow F_\varepsilon$ enthält einen Pfad von $(0, 0)$ bis $(1, 1)$, der in beide Richtungen monoton ist.

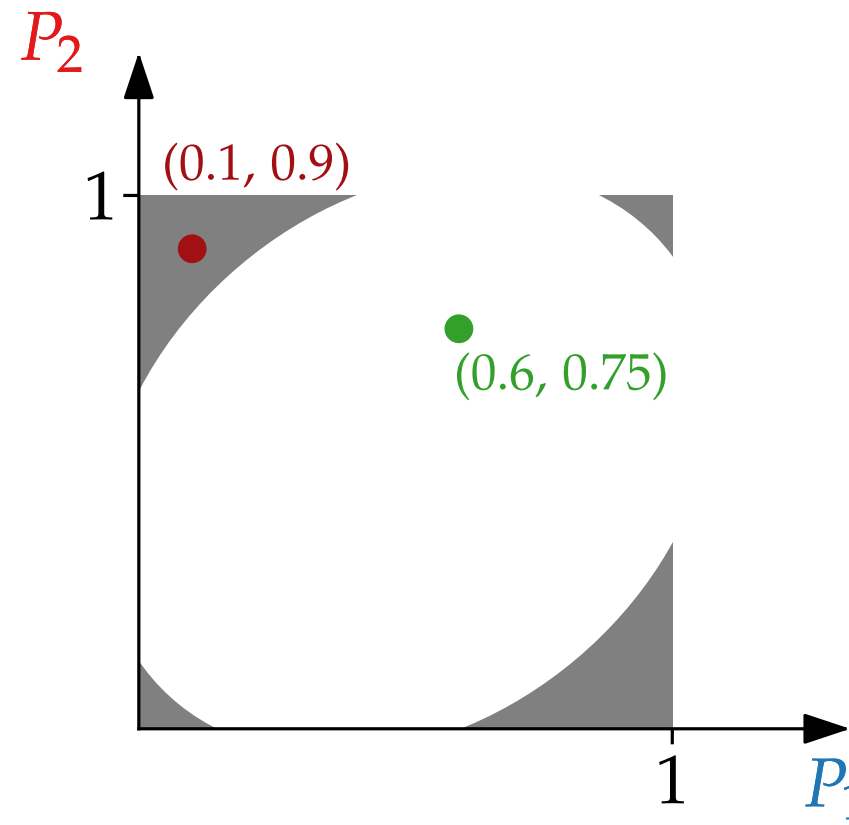




Free-Space Diagram – 1 Segment

- $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, 1]^2 \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$ hat die Form einer Ellipse.
- $d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon \Leftrightarrow F_\varepsilon$ enthält einen Pfad von $(0, 0)$ bis $(1, 1)$, der in beide Richtungen monoton ist.

Unser Beispiel:

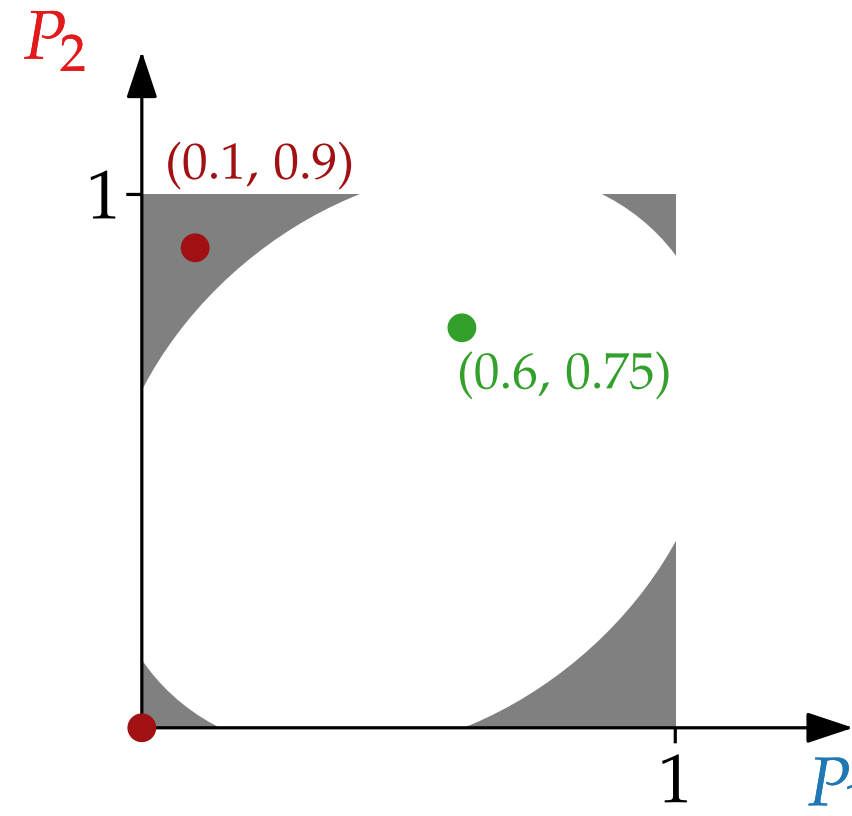




Free-Space Diagram – 1 Segment

- $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, 1]^2 \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$ hat die Form einer Ellipse.
- $d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon \Leftrightarrow F_\varepsilon$ enthält einen Pfad von $(0, 0)$ bis $(1, 1)$, der in beide Richtungen monoton ist.

Unser Beispiel:



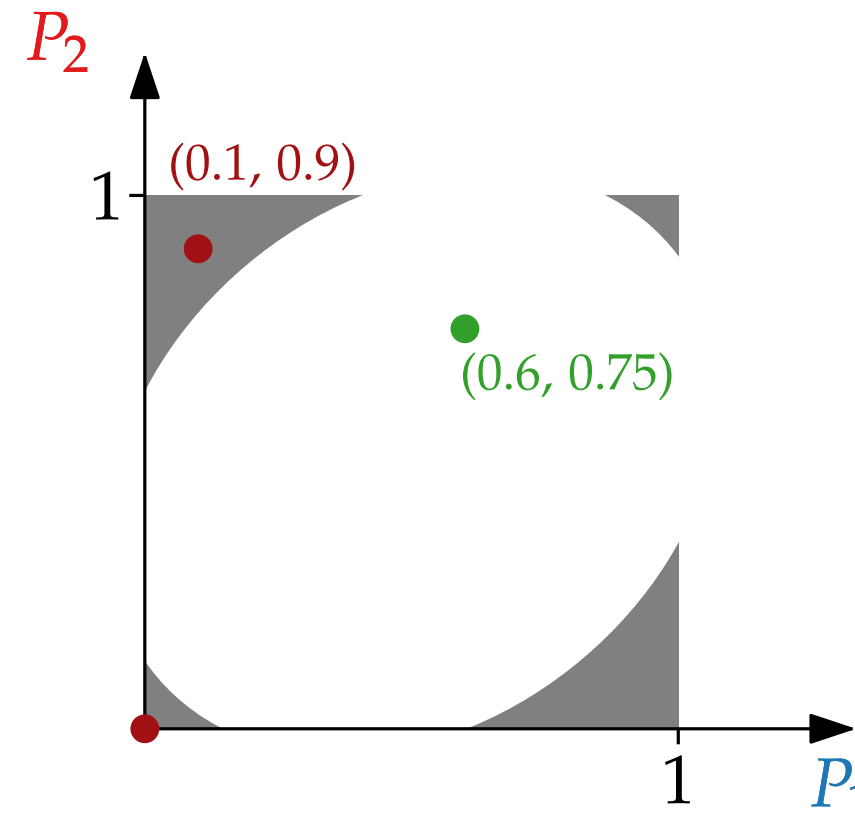


Free-Space Diagram – 1 Segment

- $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, 1]^2 \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$ hat die Form einer Ellipse.
- $d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon \Leftrightarrow F_\varepsilon$ enthält einen Pfad von $(0, 0)$ bis $(1, 1)$,
der in beide Richtungen monoton ist.

Unser Beispiel:

$$(0, 0) \notin F_\varepsilon \Rightarrow d_F(P_1, P_2) > \varepsilon$$





Free-Space Diagram – 1 Segment

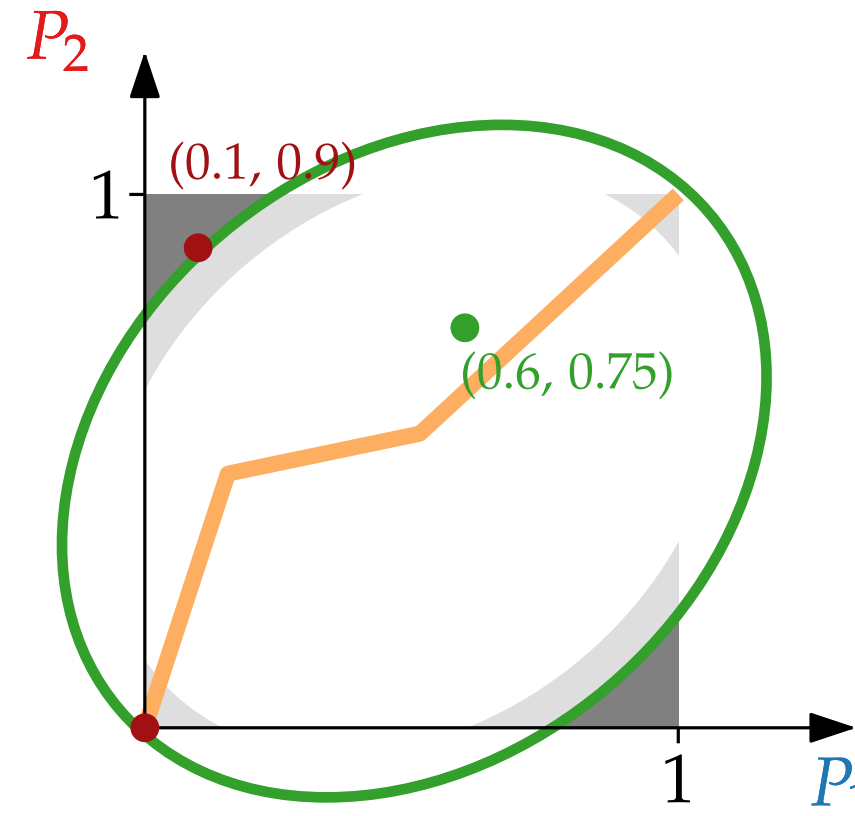
- $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, 1]^2 \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$ hat die Form einer Ellipse.
- $d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon \Leftrightarrow F_\varepsilon$ enthält einen Pfad von $(0, 0)$ bis $(1, 1)$, der in beide Richtungen monoton ist.

Unser Beispiel:

$$(0, 0) \notin F_\varepsilon \Rightarrow d_F(P_1, P_2) > \varepsilon$$

Aber für etwas größeres ε :

$$d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon$$





Free-Space Diagram – 1 Segment

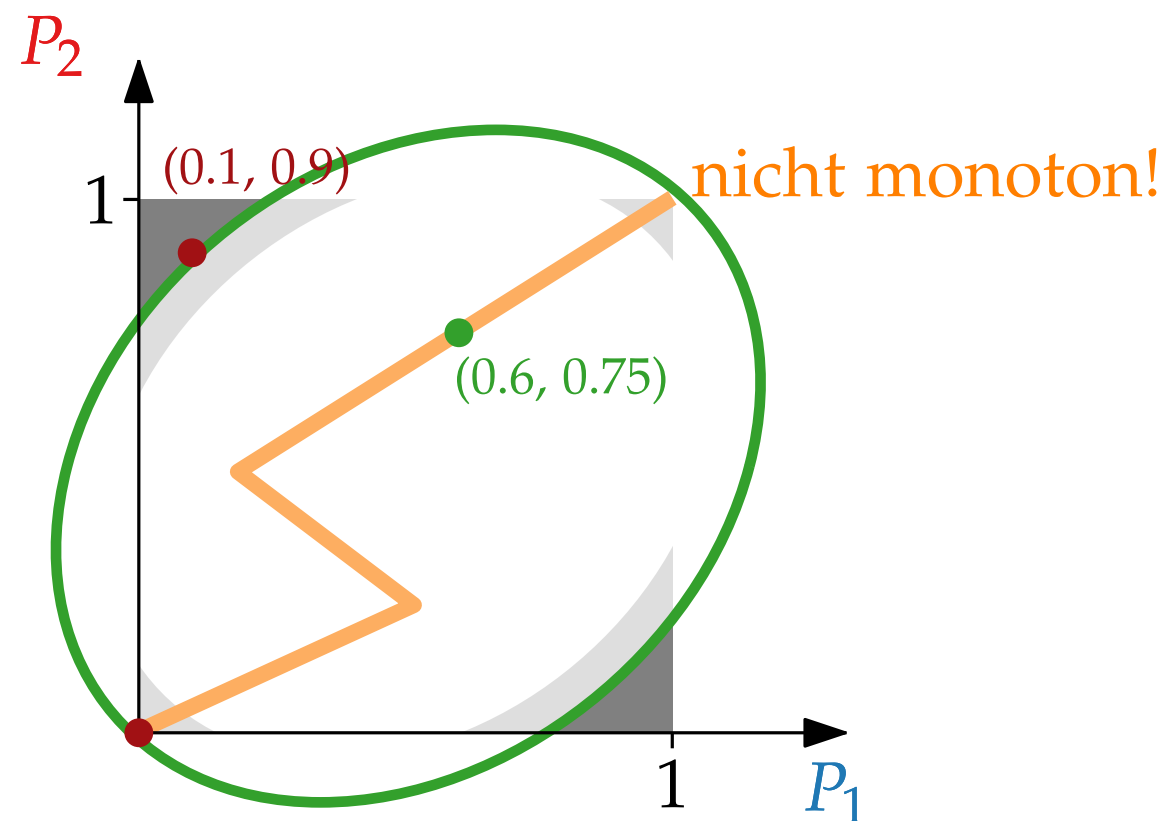
- $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, 1]^2 \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$ hat die Form einer Ellipse.
- $d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon \Leftrightarrow F_\varepsilon$ enthält einen Pfad von $(0, 0)$ bis $(1, 1)$, der in beide Richtungen monoton ist.

Unser Beispiel:

$$(0, 0) \notin F_\varepsilon \Rightarrow d_F(P_1, P_2) > \varepsilon$$

Aber für etwas größeres ε :

$$d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon$$





Free-Space Diagram – 1 Segment

- $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, 1]^2 \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$ hat die Form einer Ellipse.
- $d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon \Leftrightarrow F_\varepsilon$ enthält einen Pfad von $(0, 0)$ bis $(1, 1)$, der in beide Richtungen monoton ist.

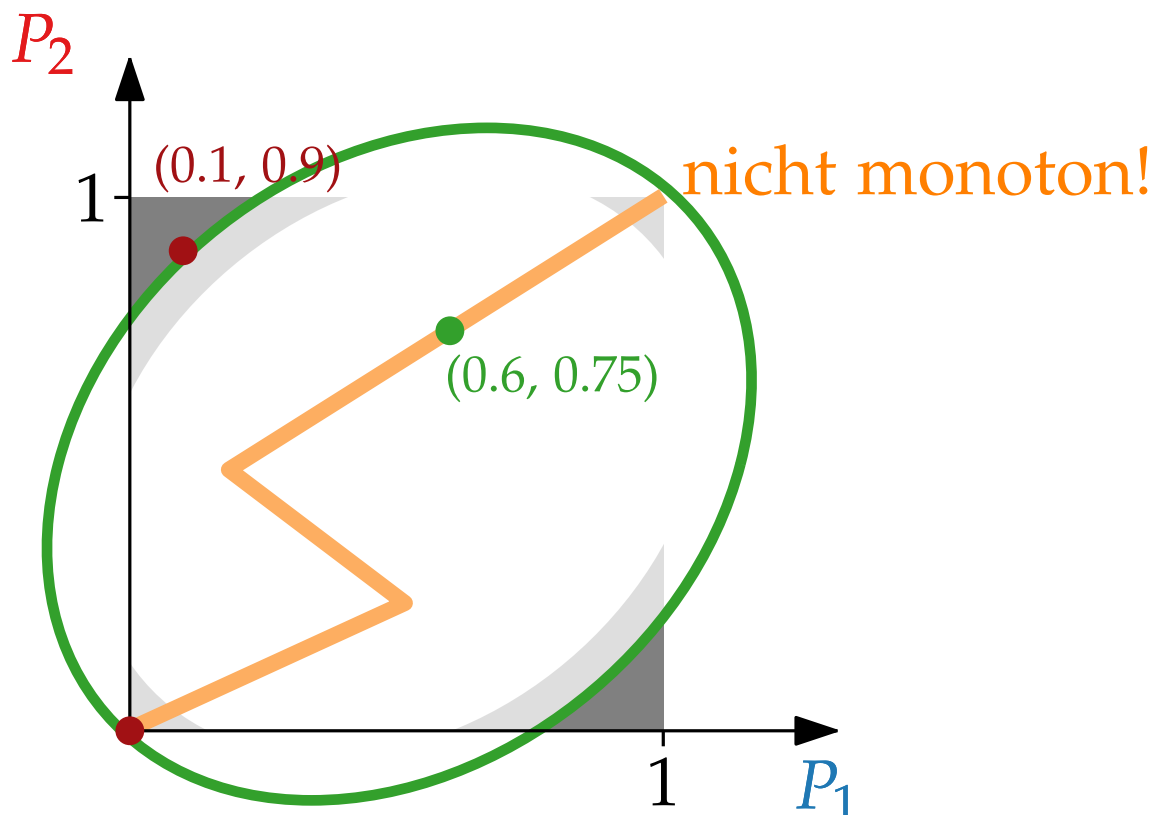
Unser Beispiel:

$$(0, 0) \notin F_\varepsilon \Rightarrow d_F(P_1, P_2) > \varepsilon$$

Aber für etwas größeres ε :

$$d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon$$

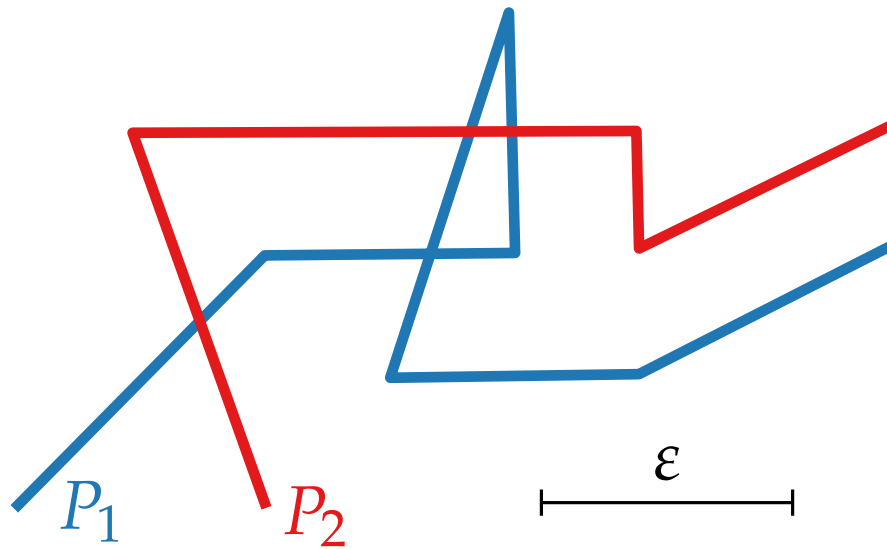
Mehr als ein Segment?



Free-Space Diagram – Allgemein



Allgemeiner Fall: P_1 und P_2 haben mehrere Segmente.

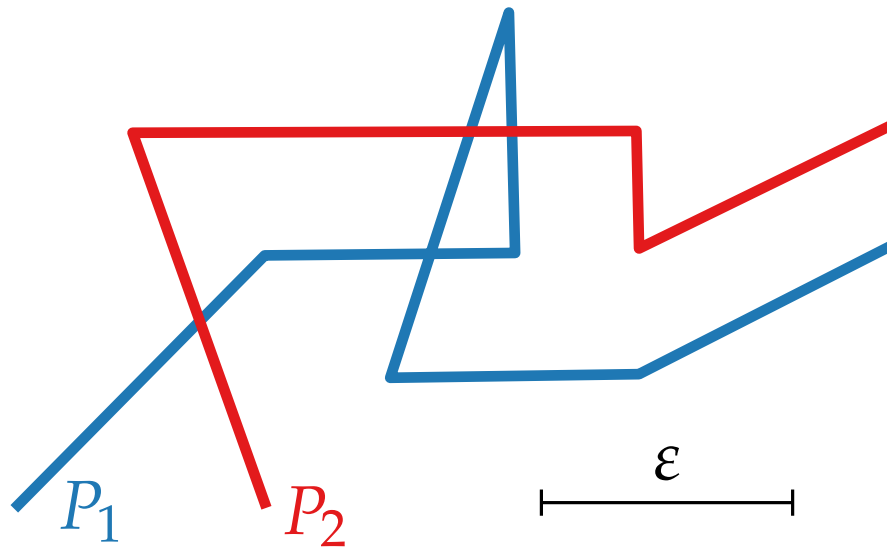




Free-Space Diagram – Allgemein

Allgemeiner Fall: P_1 und P_2 haben mehrere Segmente.

Free-Space Diagram $F_\varepsilon = \left\{ \right.$



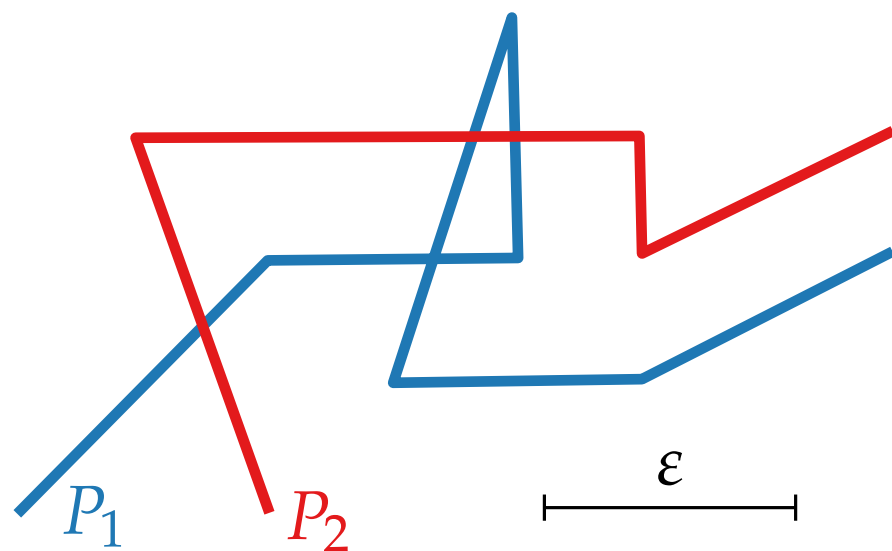


Free-Space Diagram – Allgemein

Allgemeiner Fall: P_1 und P_2 haben mehrere Segmente.

Free-Space Diagram $F_\varepsilon = \left\{$

$$\left| d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$$

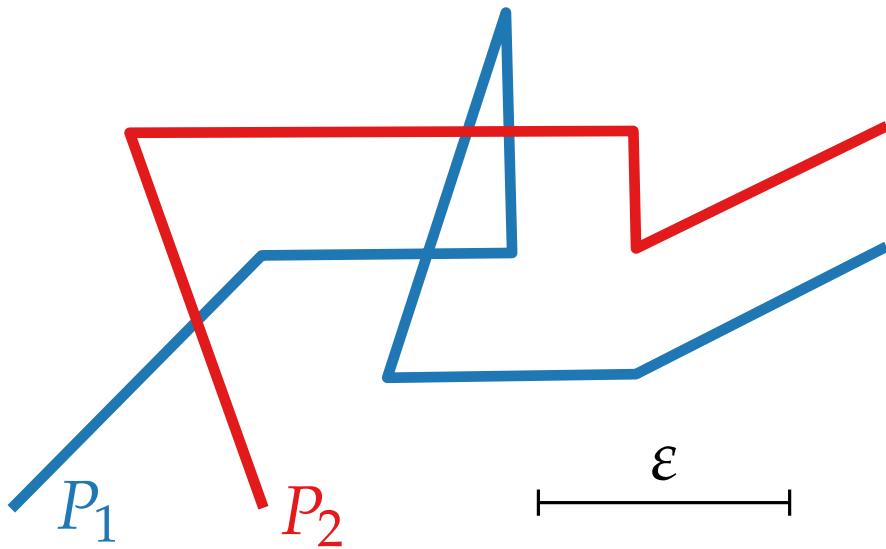




Free-Space Diagram – Allgemein

Allgemeiner Fall: P_1 und P_2 haben mehrere Segmente.

Free-Space Diagram $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, n_1 - 1] \times [0, n_2 - 1] \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$

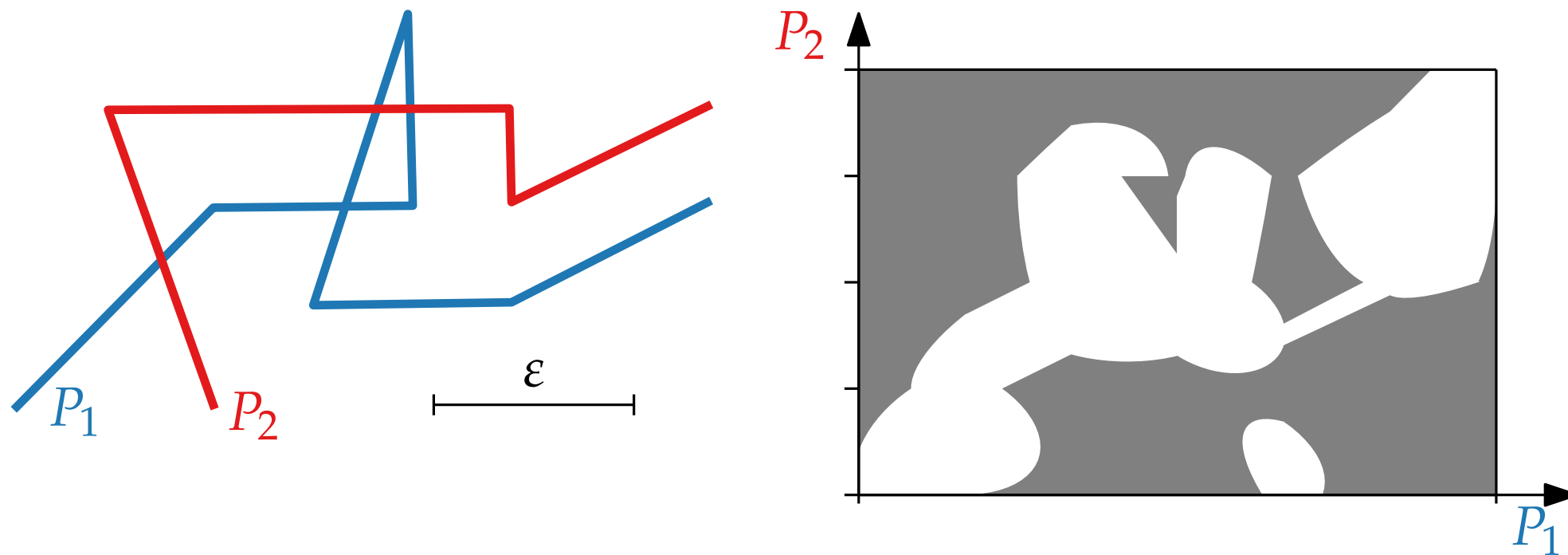




Free-Space Diagram – Allgemein

Allgemeiner Fall: P_1 und P_2 haben mehrere Segmente.

Free-Space Diagram $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, n_1 - 1] \times [0, n_2 - 1] \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$

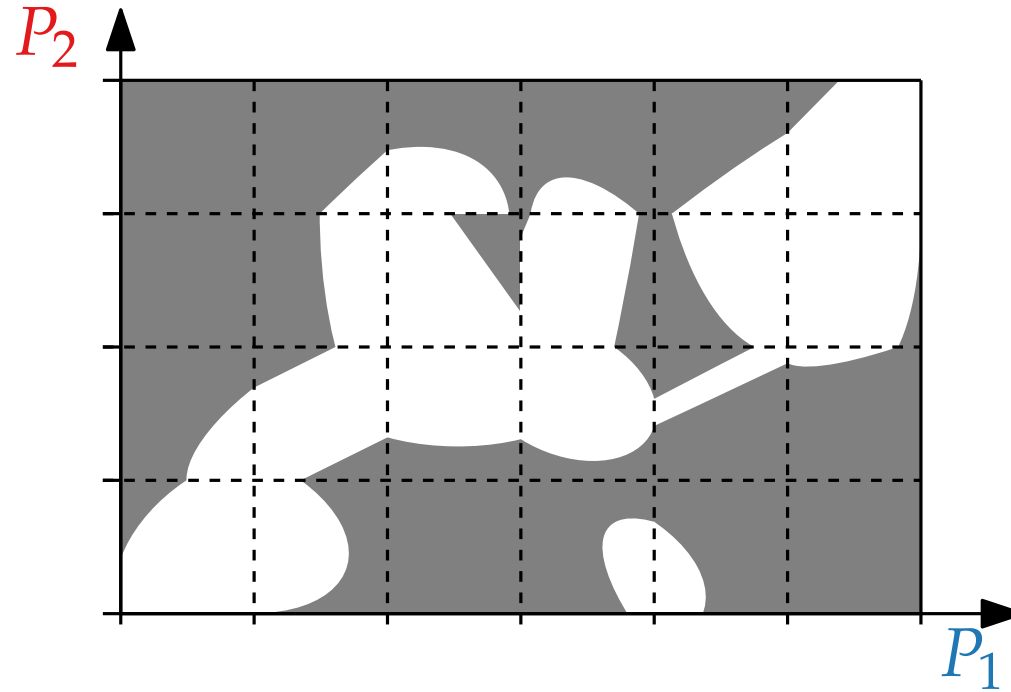
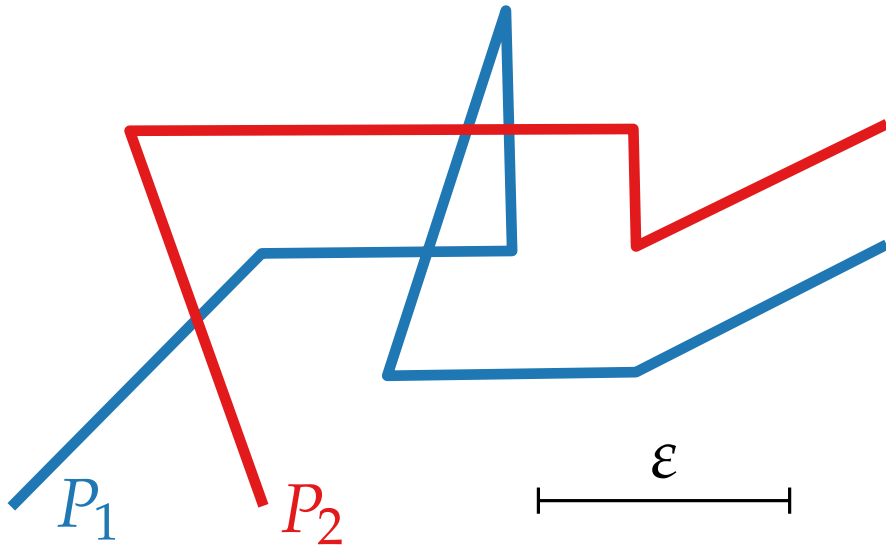




Free-Space Diagram – Allgemein

Allgemeiner Fall: P_1 und P_2 haben mehrere Segmente.

$$\text{Free-Space Diagram } F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, n_1 - 1] \times [0, n_2 - 1] \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$$



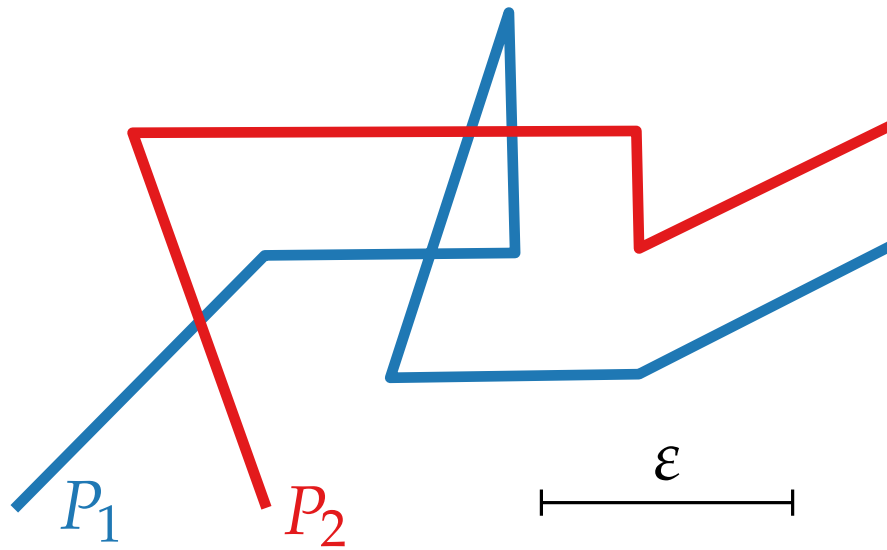
Allgemeiner Fall: P_1 und P_2 haben mehrere Segmente.



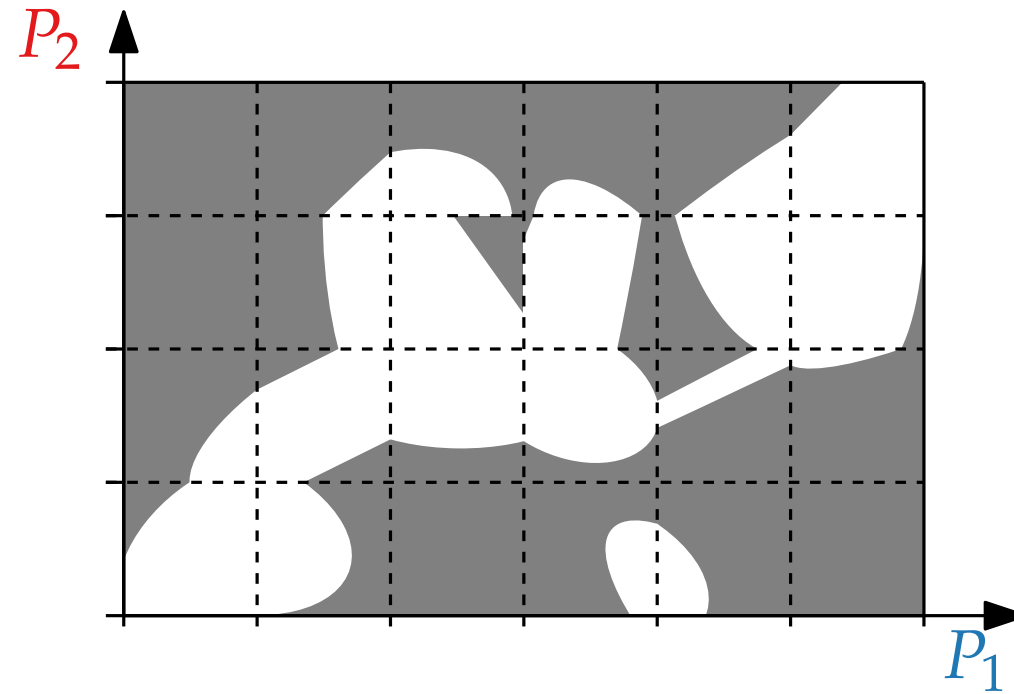
Free-Space Diagram – Allgemein

Allgemeiner Fall: P_1 und P_2 haben mehrere Segmente.

Free-Space Diagram $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, n_1 - 1] \times [0, n_2 - 1] \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$
besteht aus freien Bereichen für jedes Paar von Segmenten.



Unser Beispiel:

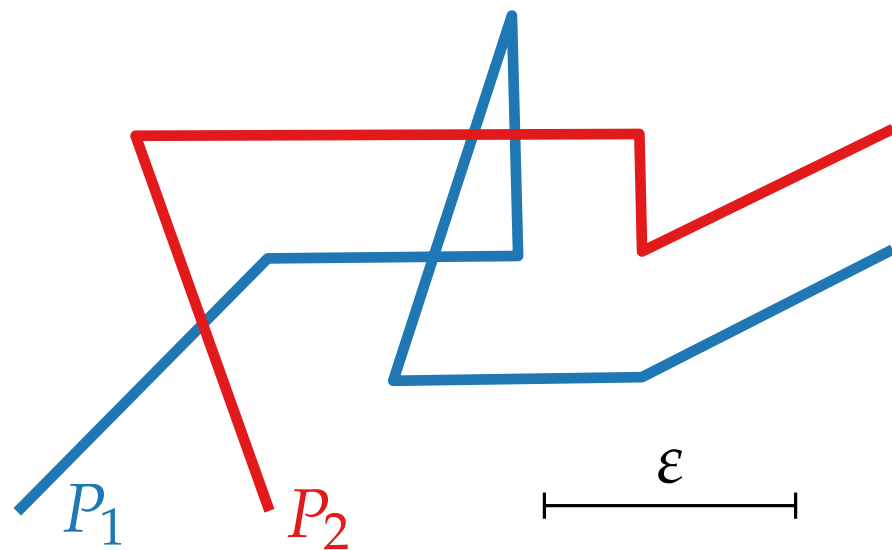




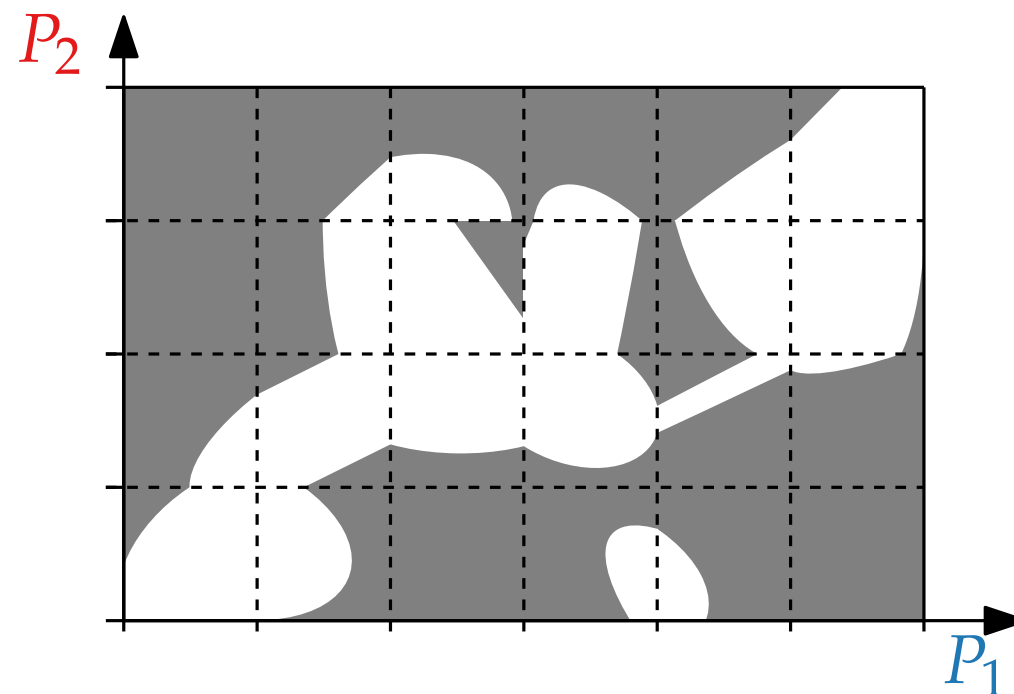
Free-Space Diagram – Allgemein

Allgemeiner Fall: P_1 und P_2 haben mehrere Segmente.

Free-Space Diagram $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, n_1 - 1] \times [0, n_2 - 1] \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$
besteht aus freien Bereichen für jedes Paar von Segmenten.



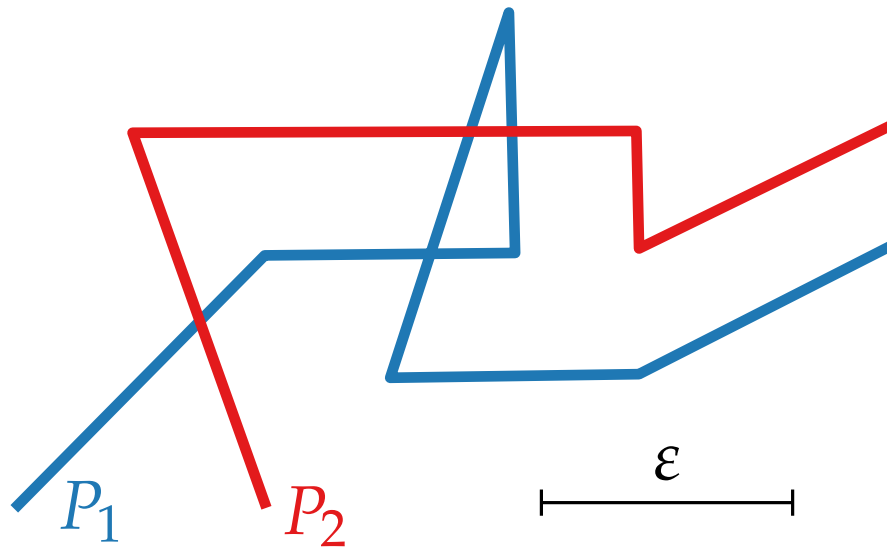
Unser Beispiel:



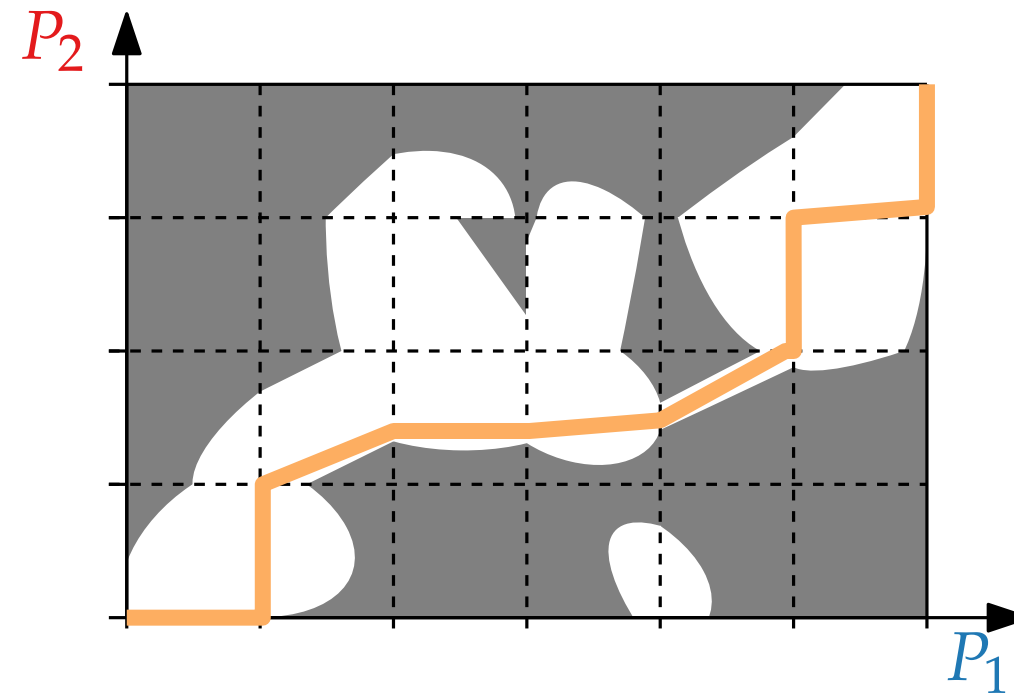
Free-Space Diagram – Allgemein

Allgemeiner Fall: P_1 und P_2 haben mehrere Segmente.

Free-Space Diagram $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, n_1 - 1] \times [0, n_2 - 1] \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$
besteht aus freien Bereichen für jedes Paar von Segmenten.



Unser Beispiel:

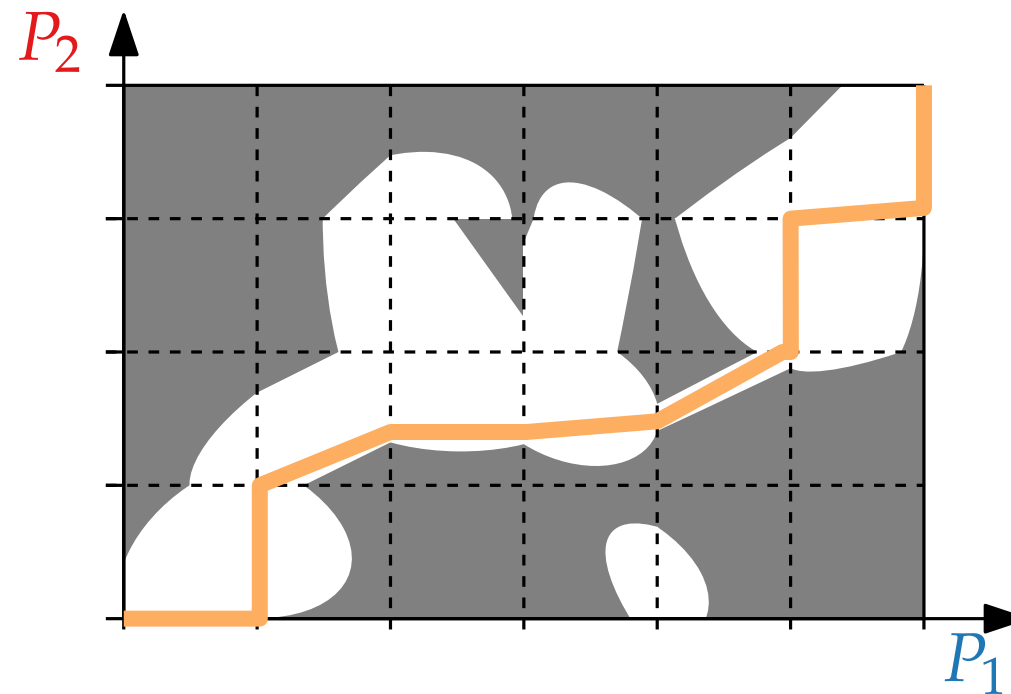
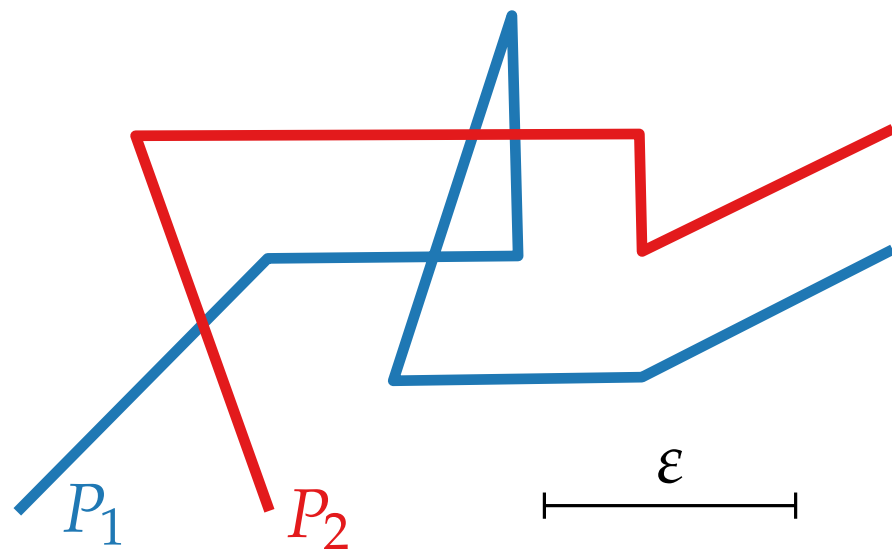




Free-Space Diagram – Allgemein

Allgemeiner Fall: P_1 und P_2 haben mehrere Segmente.

Free-Space Diagram $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, n_1 - 1] \times [0, n_2 - 1] \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$
besteht aus freien Bereichen für jedes Paar von Segmenten.



Unser Beispiel:

F_ε enthält monotonen Pfad von $(0,0)$ nach $(n_1 - 1, n_2 - 1)$

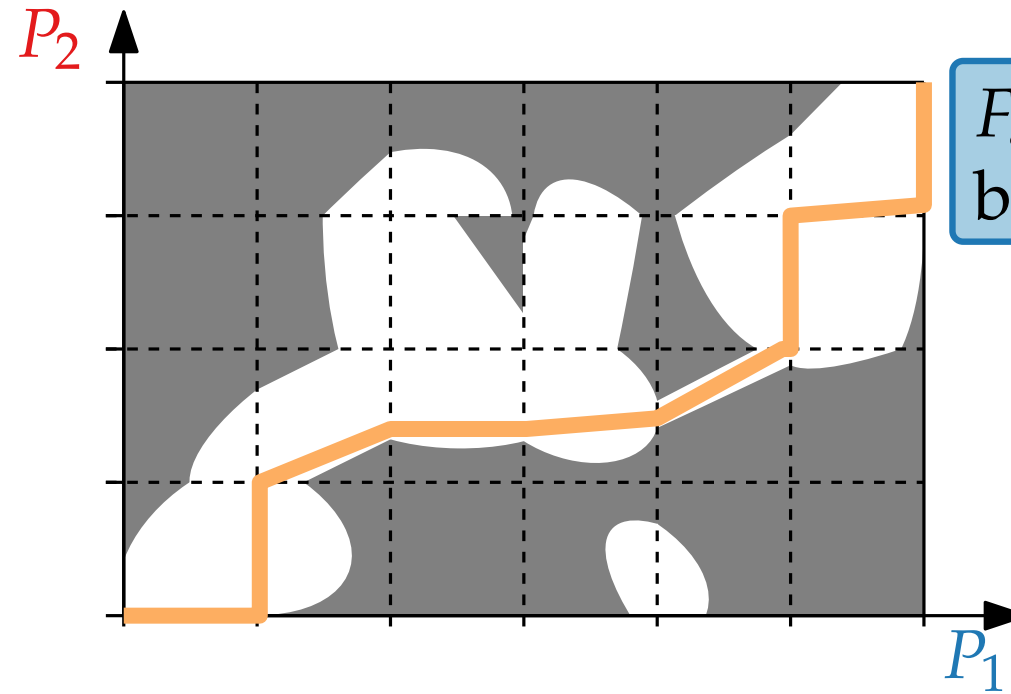
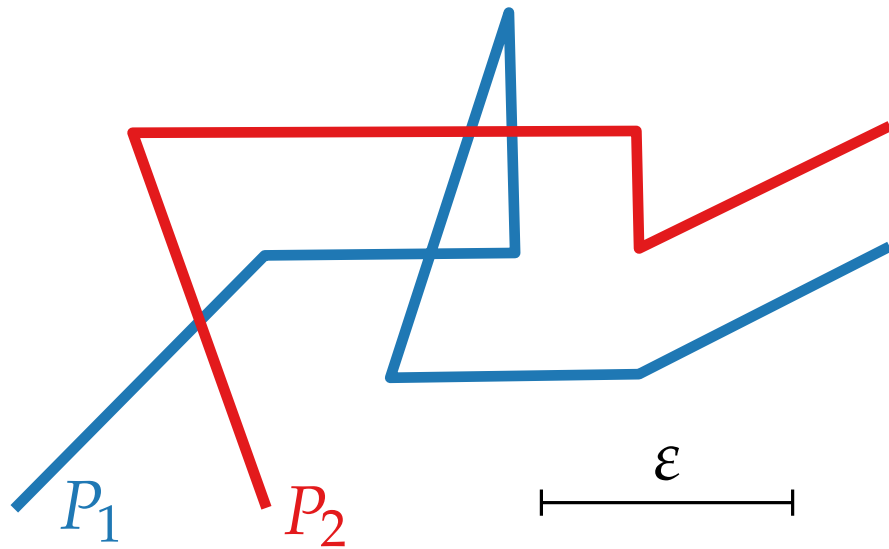
$\Rightarrow d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon$

Demo. <https://algo.uni-trier.de/demos/frechet>

Free-Space Diagram – Allgemein

Allgemeiner Fall: P_1 und P_2 haben mehrere Segmente.

Free-Space Diagram $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, n_1 - 1] \times [0, n_2 - 1] \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$
besteht aus freien Bereichen für jedes Paar von Segmenten.



F_ε kann in $\mathcal{O}(n_1 n_2)$ Zeit berechnet werden.

Unser Beispiel:

F_ε enthält monotonen Pfad von $(0, 0)$ nach $(n_1 - 1, n_2 - 1)$

$\Rightarrow d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon$

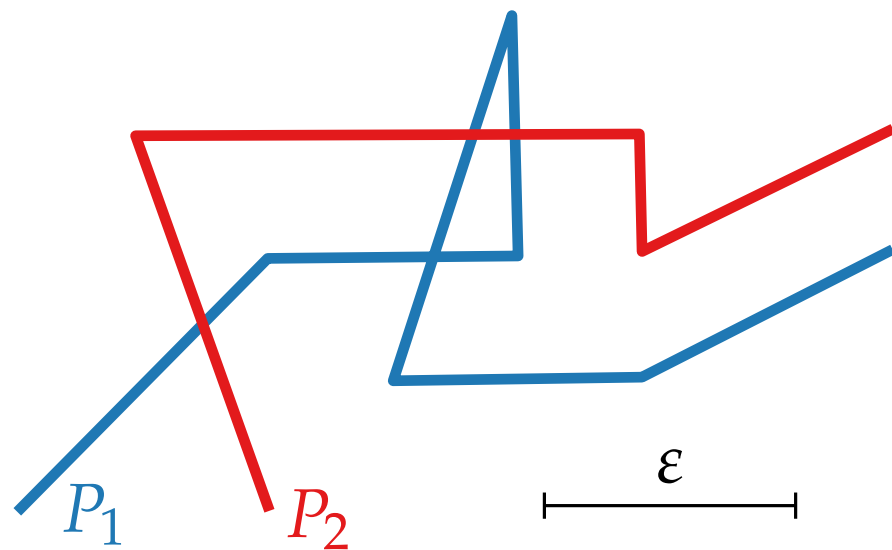
Demo. <https://algo.uni-trier.de/demos/frechet>



Free-Space Diagram – Allgemein

Allgemeiner Fall: P_1 und P_2 haben mehrere Segmente.

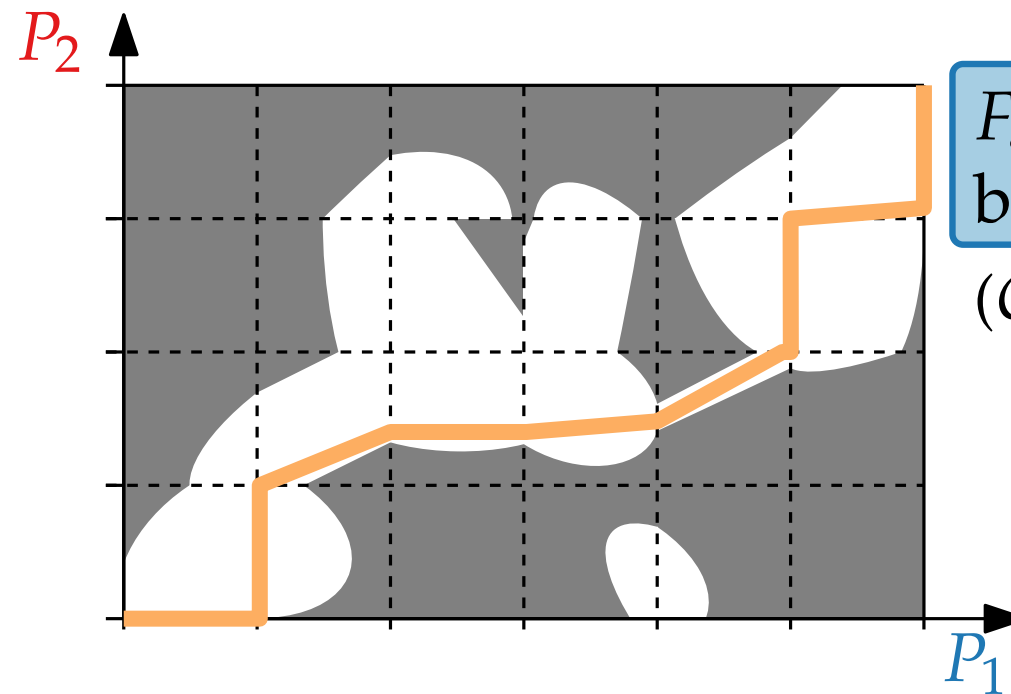
Free-Space Diagram $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, n_1 - 1] \times [0, n_2 - 1] \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$
besteht aus freien Bereichen für jedes Paar von Segmenten.



Unser Beispiel:

F_ε enthält monotonen Pfad von $(0, 0)$ nach $(n_1 - 1, n_2 - 1)$

$\Rightarrow d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon$



F_ε kann in $\mathcal{O}(n_1 n_2)$ Zeit berechnet werden.

($\mathcal{O}(1)$ Zeit pro Segmentpaar).

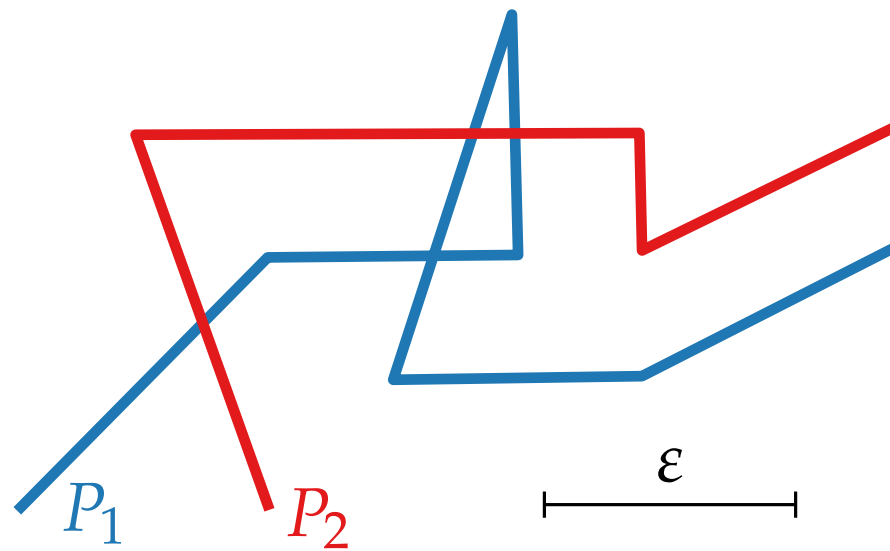
Demo. <https://algo.uni-trier.de/demos/frechet>



Free-Space Diagram – Allgemein

Allgemeiner Fall: P_1 und P_2 haben mehrere Segmente.

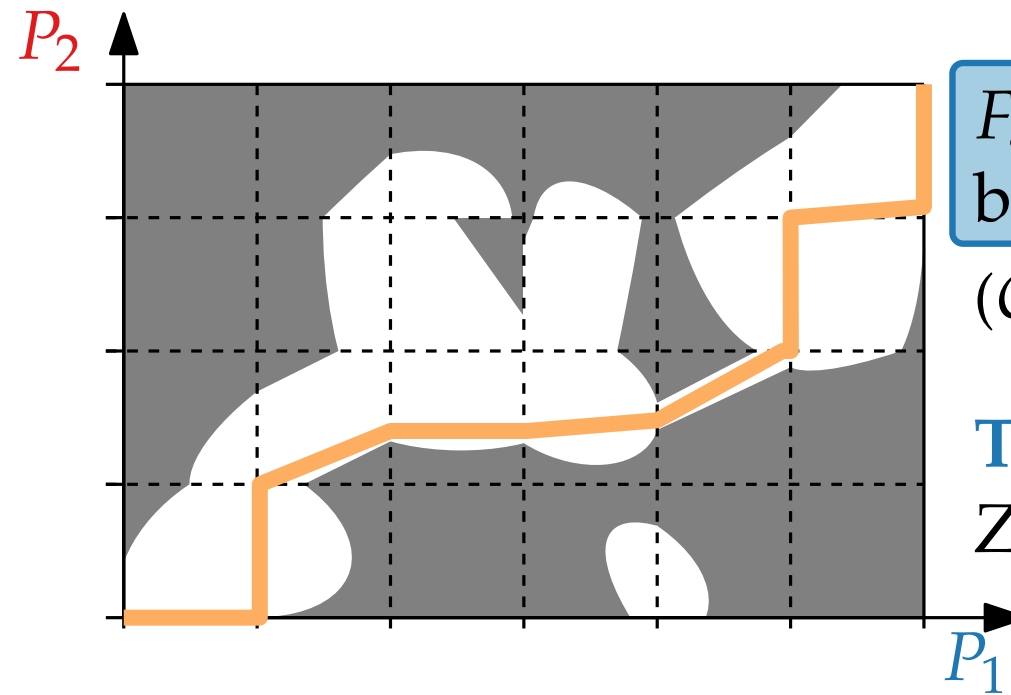
Free-Space Diagram $F_\varepsilon = \left\{ (s, t) \in [0, n_1 - 1] \times [0, n_2 - 1] \mid d(P_1(s), P_2(t)) \leq \varepsilon \right\}$
besteht aus freien Bereichen für jedes Paar von Segmenten.



Unser Beispiel:

F_ε enthält monotonen Pfad von $(0, 0)$ nach $(n_1 - 1, n_2 - 1)$

$\Rightarrow d_F(P_1, P_2) \leq \varepsilon$



F_ε kann in $\mathcal{O}(n_1 n_2)$ Zeit berechnet werden.

($\mathcal{O}(1)$ Zeit pro Segmentpaar).

TODO:

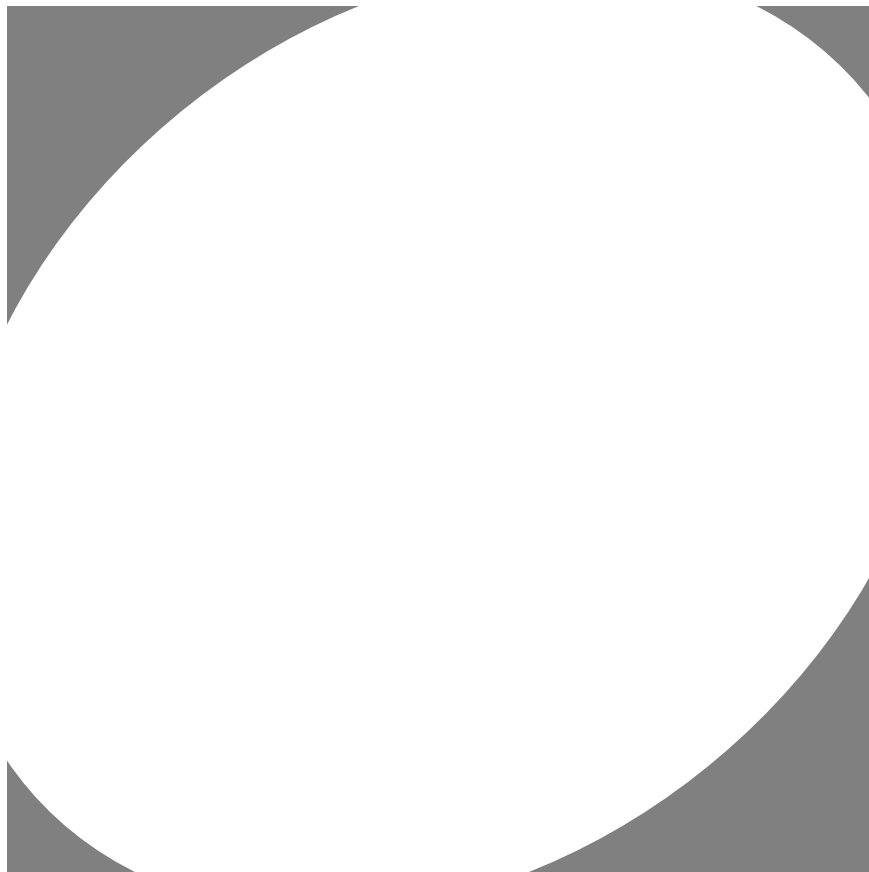
Zulässigen Pfad finden

Demo. <https://algo.uni-trier.de/demos/frechet>

Monotonen Pfad finden



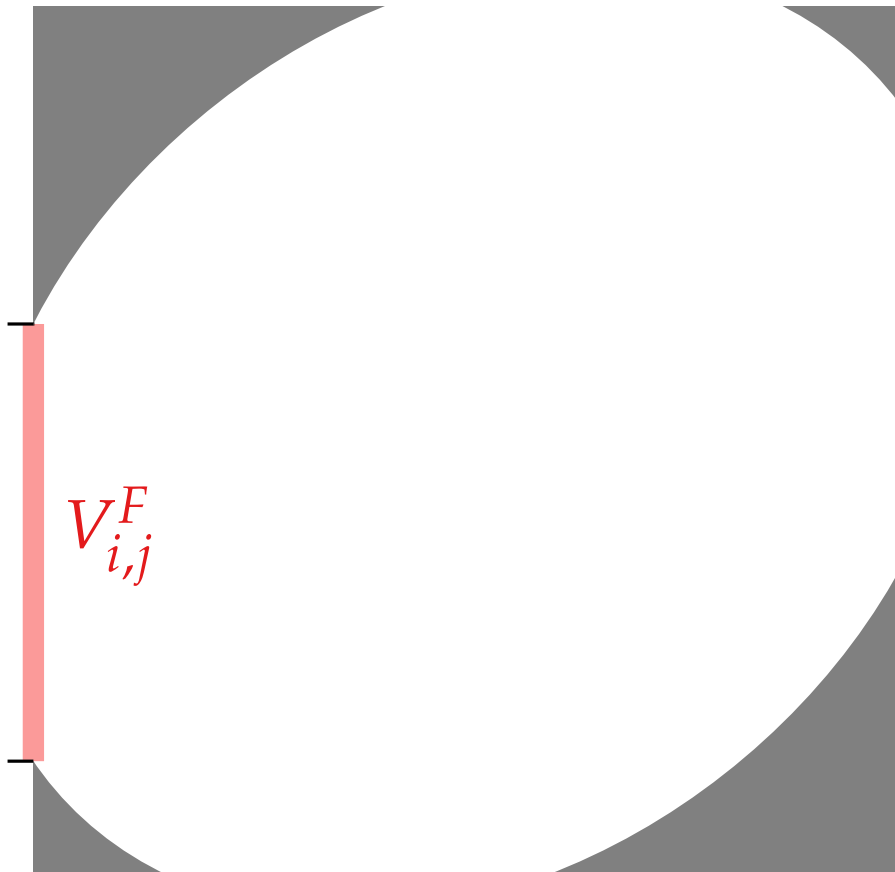
Kanten einer Zelle im Free-Space Diagram: $H_{i,j}^F$, $H_{i,j+1}^F$, $V_{i,j}^F$, $V_{i+1,j}^F$



Monotonen Pfad finden



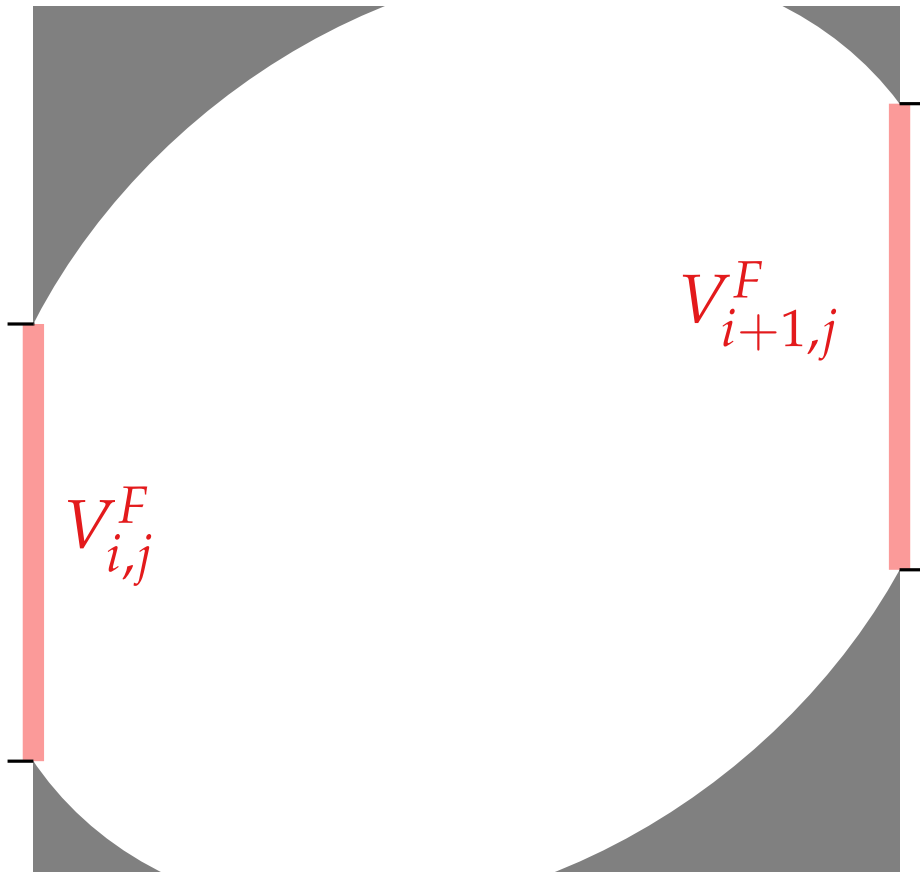
Kanten einer Zelle im Free-Space Diagram: $H_{i,j}^F$, $H_{i,j+1}^F$, $V_{i,j}^F$, $V_{i+1,j}^F$





Monotonen Pfad finden

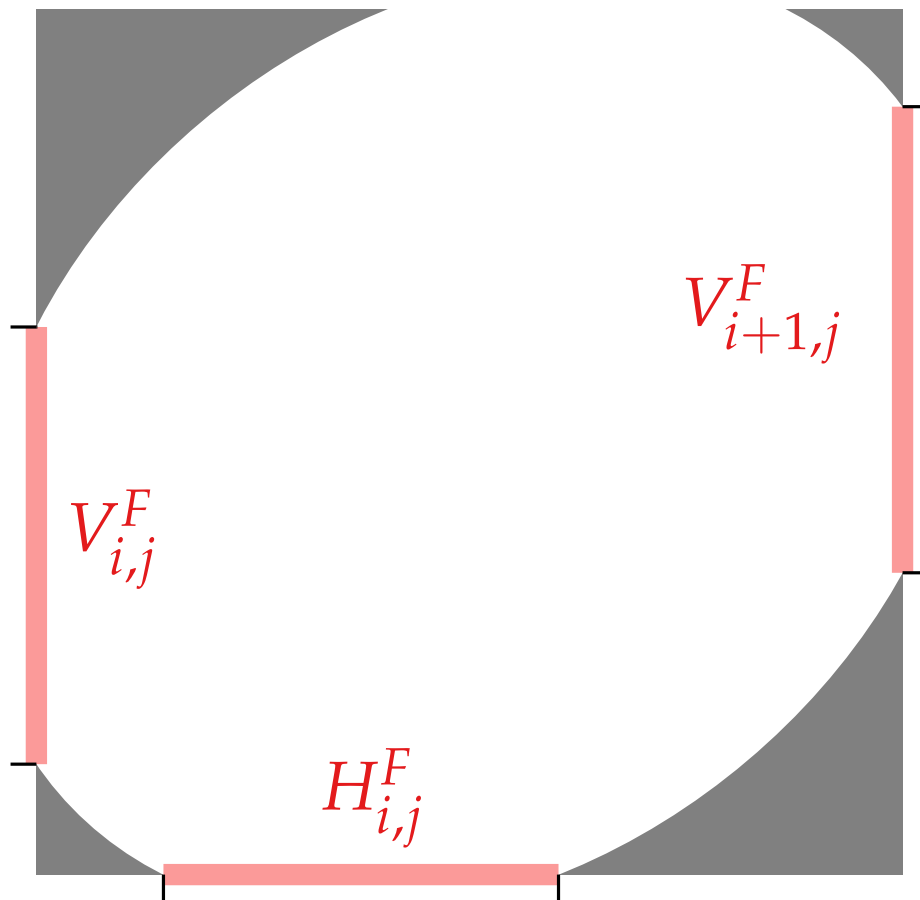
Kanten einer Zelle im Free-Space Diagram: $H_{i,j}^F$, $H_{i,j+1}^F$, $V_{i,j}^F$, $V_{i+1,j}^F$



Monotonen Pfad finden



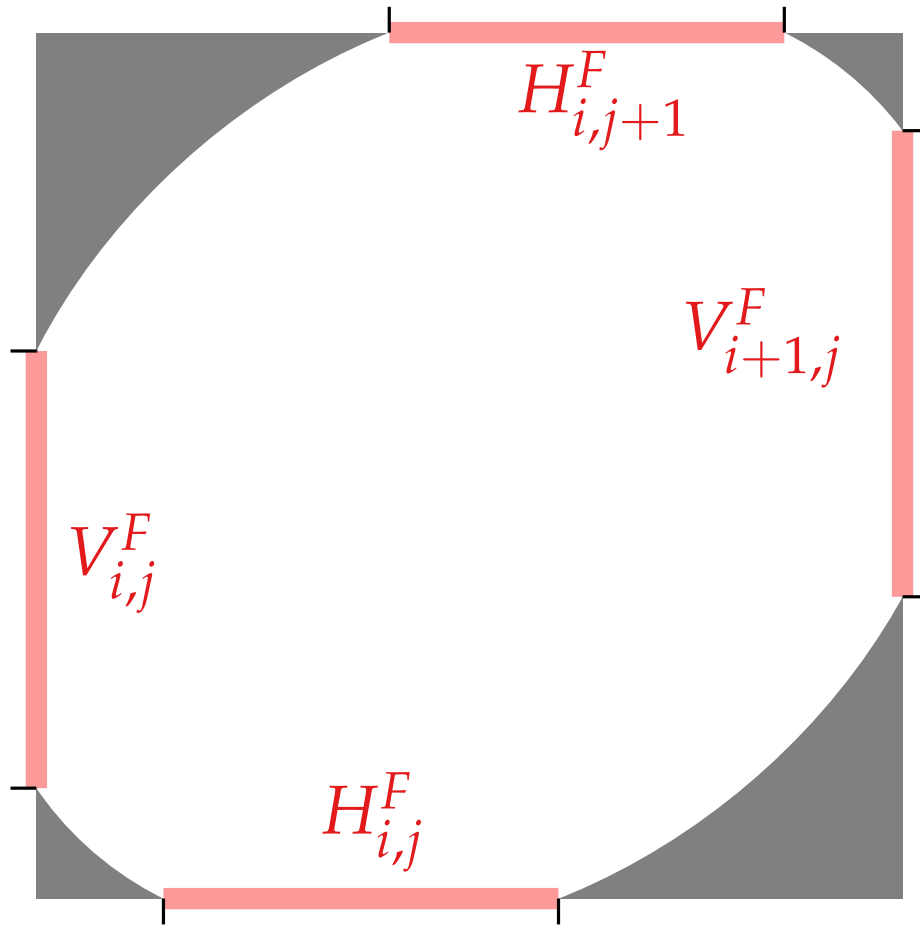
Kanten einer Zelle im Free-Space Diagram: $H_{i,j}^F$, $H_{i,j+1}^F$, $V_{i,j}^F$, $V_{i+1,j}^F$



Monotonen Pfad finden



Kanten einer Zelle im Free-Space Diagram: $H_{i,j}^F$, $H_{i,j+1}^F$, $V_{i,j}^F$, $V_{i+1,j}^F$



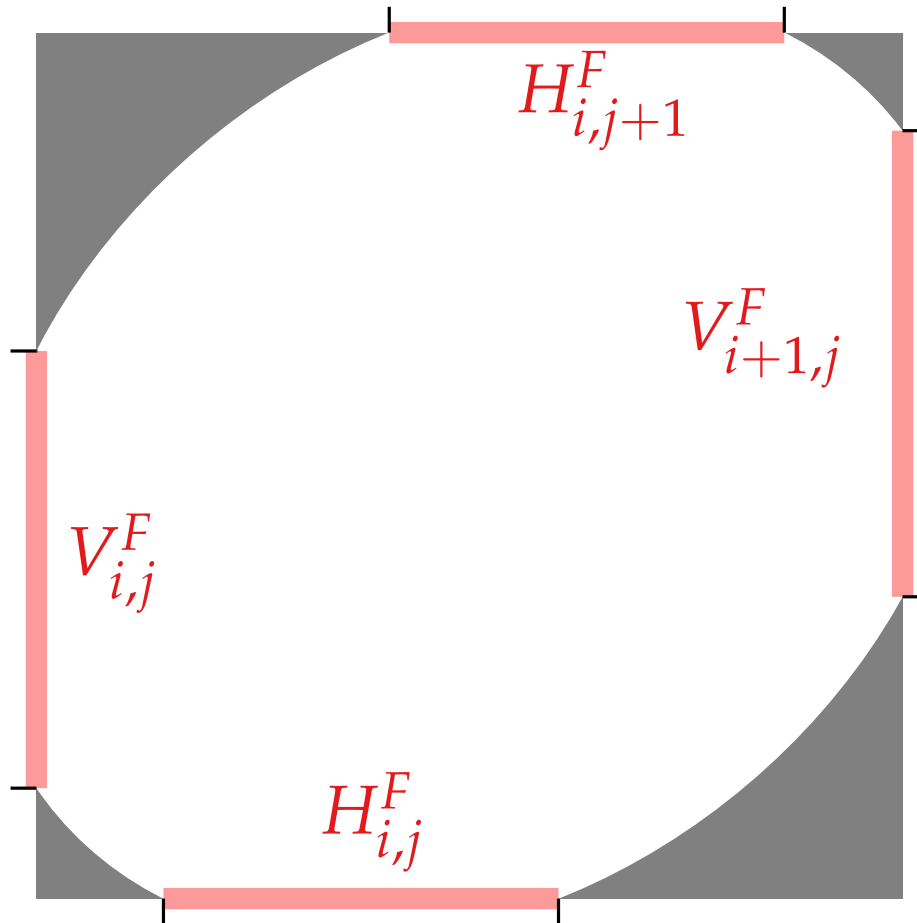


Monotonen Pfad finden

Kanten einer Zelle im Free-Space Diagram: $H_{i,j}^F$, $H_{i,j+1}^F$, $V_{i,j}^F$, $V_{i+1,j}^F$

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

$H_{i,j}^R$, $H_{i,j+1}^R$, $V_{i,j}^R$, $V_{i+1,j}^R$



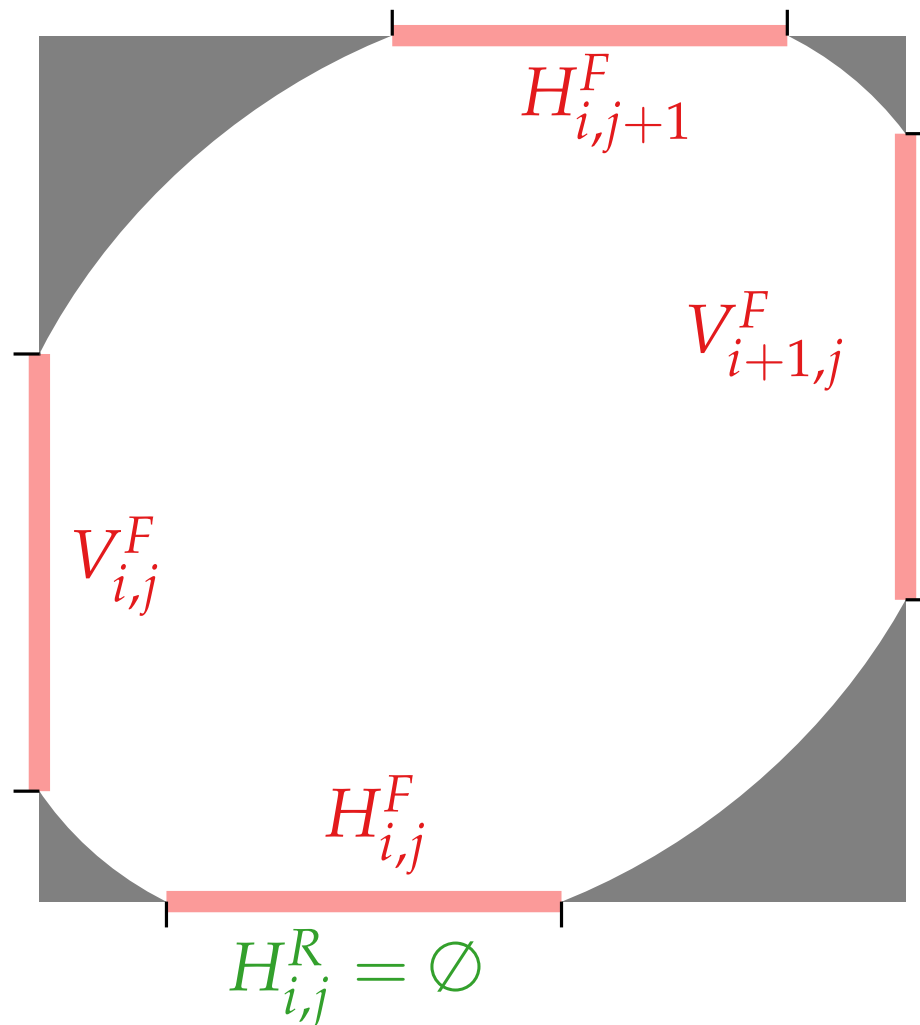


Monotonen Pfad finden

Kanten einer Zelle im Free-Space Diagram: $H_{i,j}^F, H_{i,j+1}^F, V_{i,j}^F, V_{i+1,j}^F$

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

$H_{i,j}^R, H_{i,j+1}^R, V_{i,j}^R, V_{i+1,j}^R$



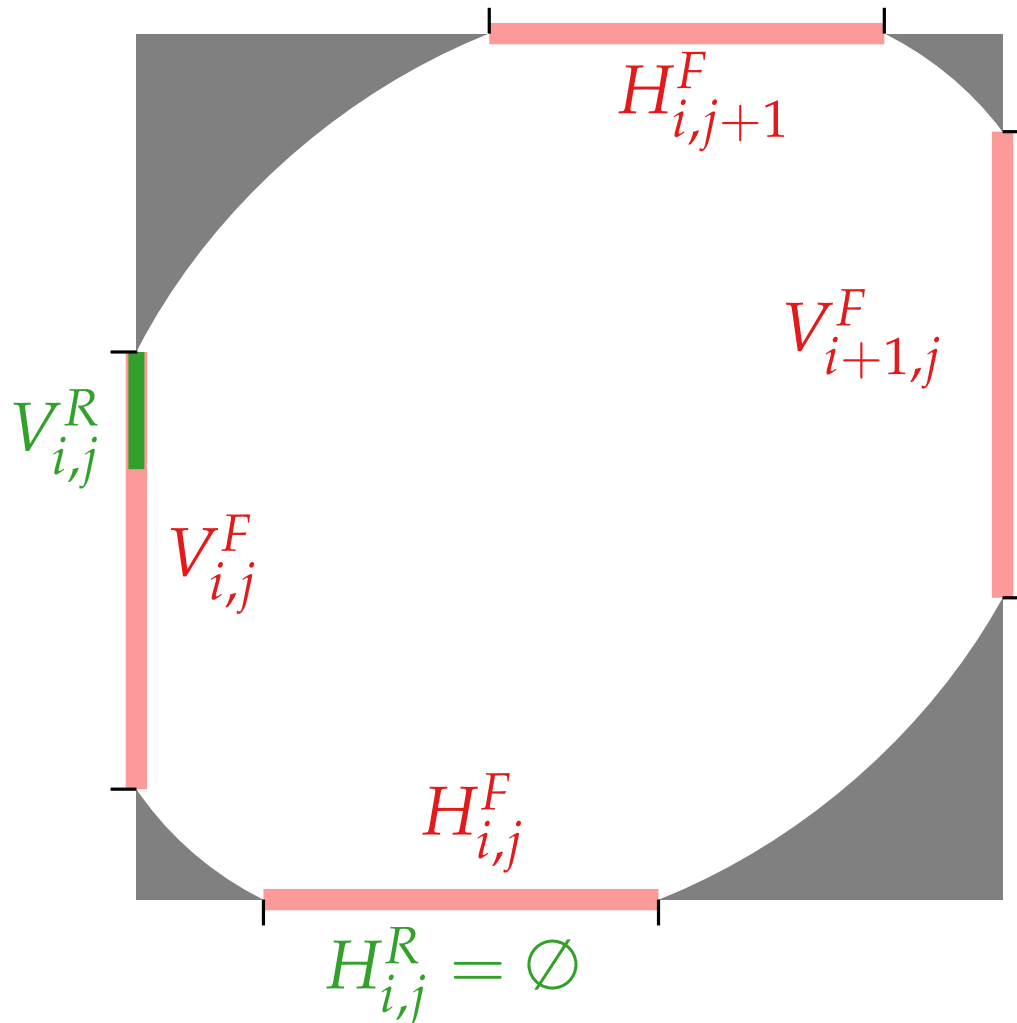


Monotonen Pfad finden

Kanten einer Zelle im Free-Space Diagram: $H_{i,j}^F, H_{i,j+1}^F, V_{i,j}^F, V_{i+1,j}^F$

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

$H_{i,j}^R, H_{i,j+1}^R, V_{i,j}^R, V_{i+1,j}^R$





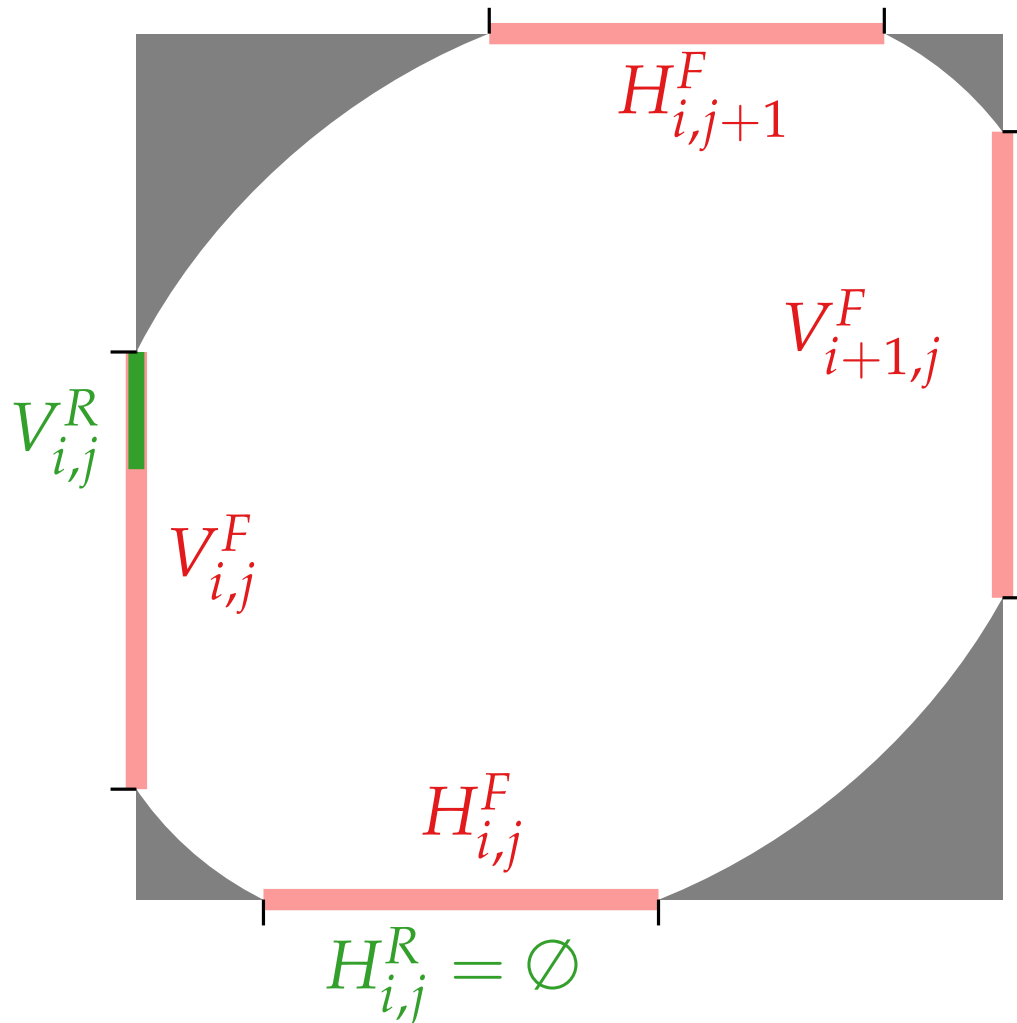
Monotonen Pfad finden

Kanten einer Zelle im Free-Space Diagram: $H_{i,j}^F, H_{i,j+1}^F, V_{i,j}^F, V_{i+1,j}^F$

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

$H_{i,j}^R, H_{i,j+1}^R, V_{i,j}^R, V_{i+1,j}^R$

$H_{i,j}^R$ und $V_{i,j}^R$ sind bekannt.





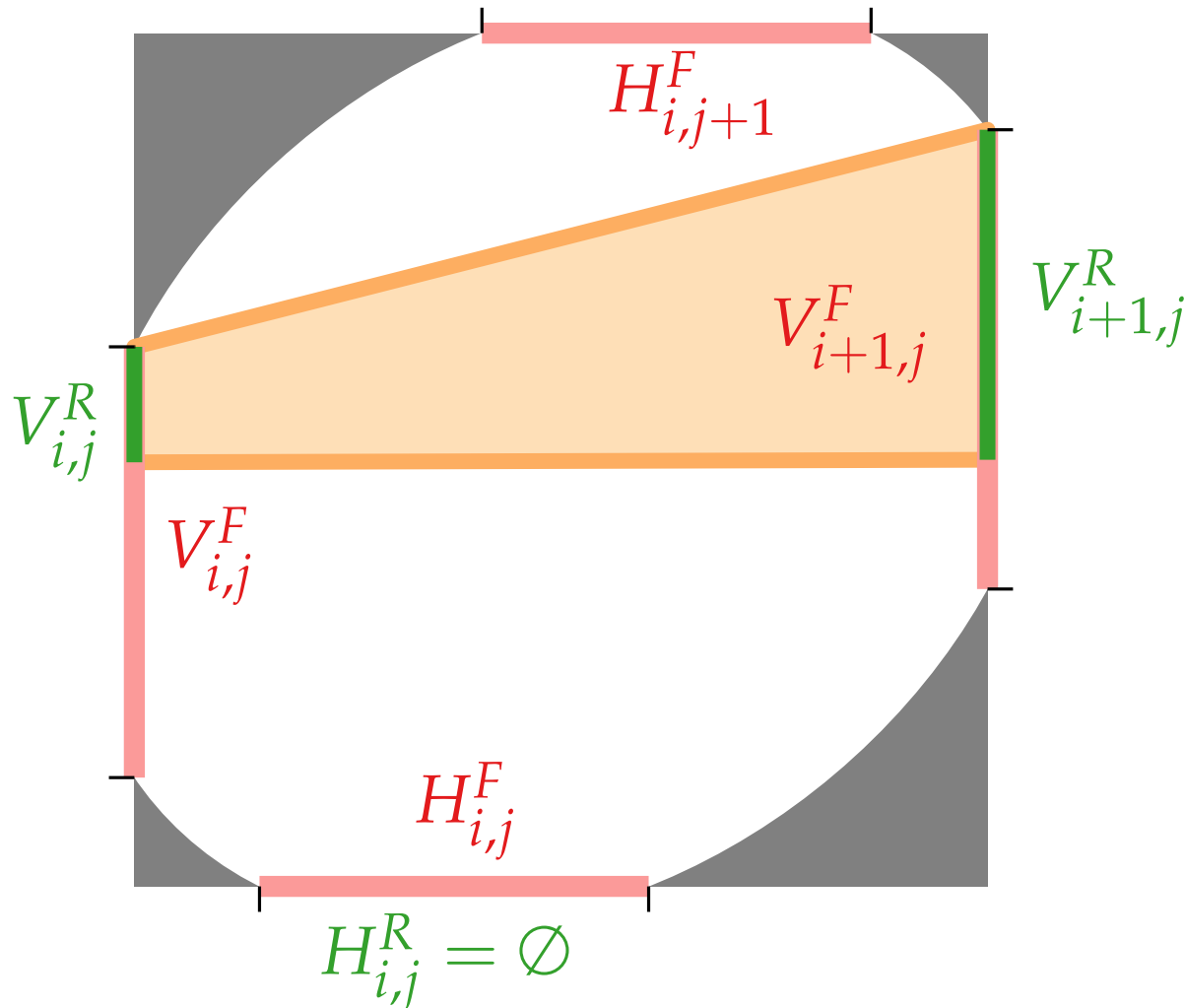
Monotonen Pfad finden

Kanten einer Zelle im Free-Space Diagram: $H_{i,j}^F$, $H_{i,j+1}^F$, $V_{i,j}^F$, $V_{i+1,j}^F$

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

$H_{i,j}^R$, $H_{i,j+1}^R$, $V_{i,j}^R$, $V_{i+1,j}^R$

$H_{i,j}^R$ und $V_{i,j}^R$ sind bekannt.





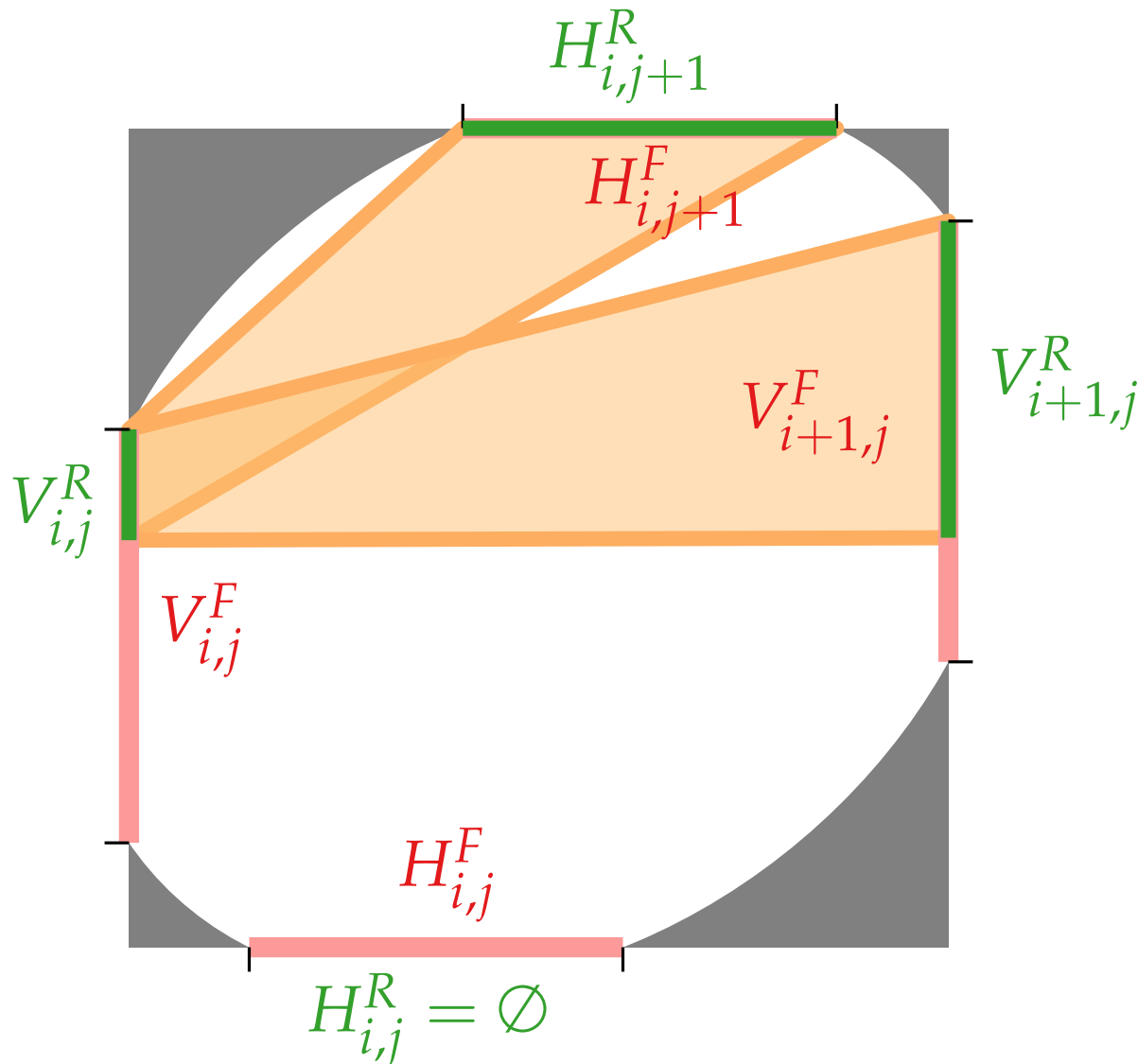
Monotonen Pfad finden

Kanten einer Zelle im Free-Space Diagram: $H_{i,j}^F$, $H_{i,j+1}^F$, $V_{i,j}^F$, $V_{i+1,j}^F$

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

$H_{i,j}^R$, $H_{i,j+1}^R$, $V_{i,j}^R$, $V_{i+1,j}^R$

$H_{i,j}^R$ und $V_{i,j}^R$ sind bekannt.





Monotonen Pfad finden

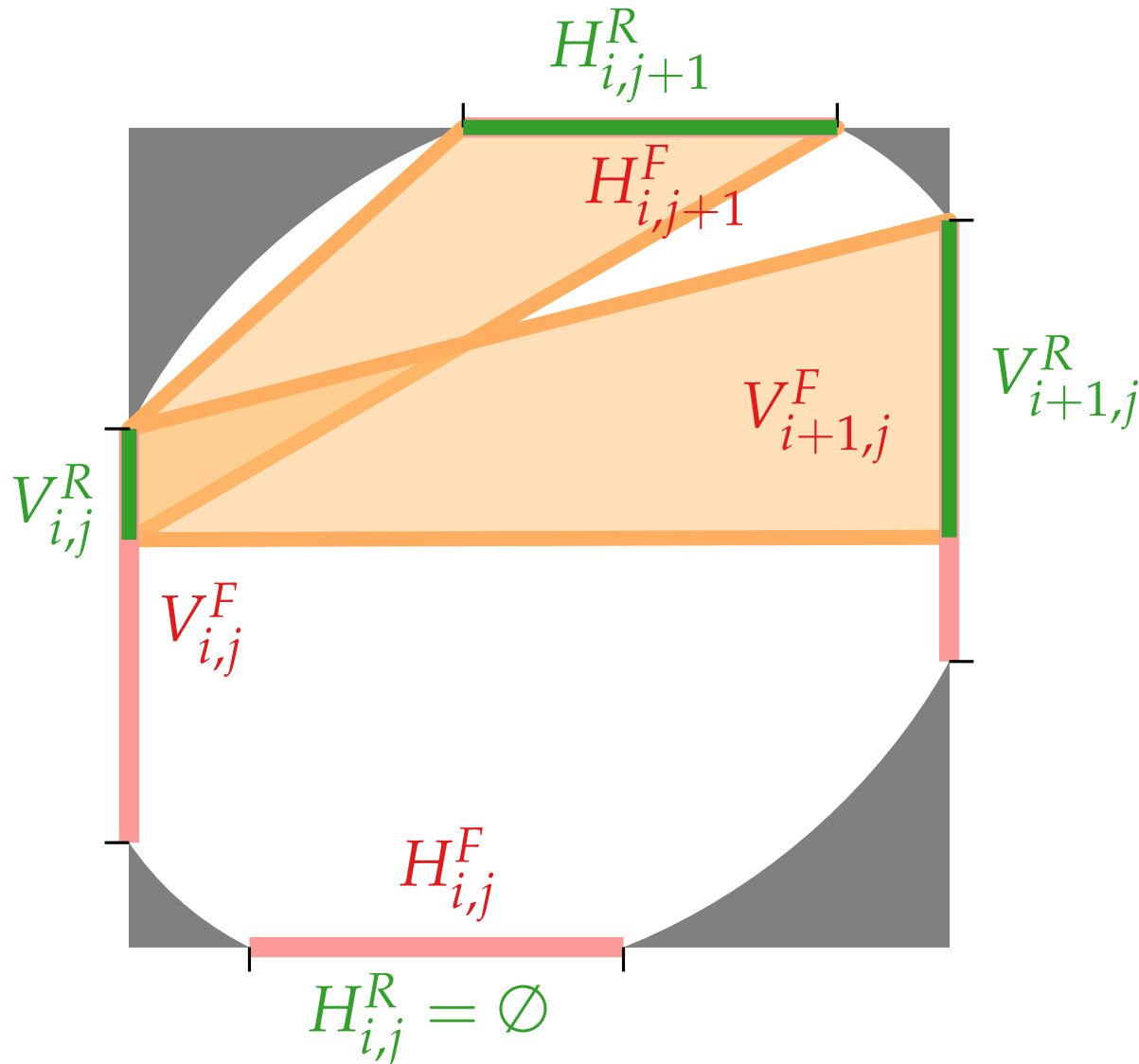
Kanten einer Zelle im Free-Space Diagram: $H_{i,j}^F$, $H_{i,j+1}^F$, $V_{i,j}^F$, $V_{i+1,j}^F$

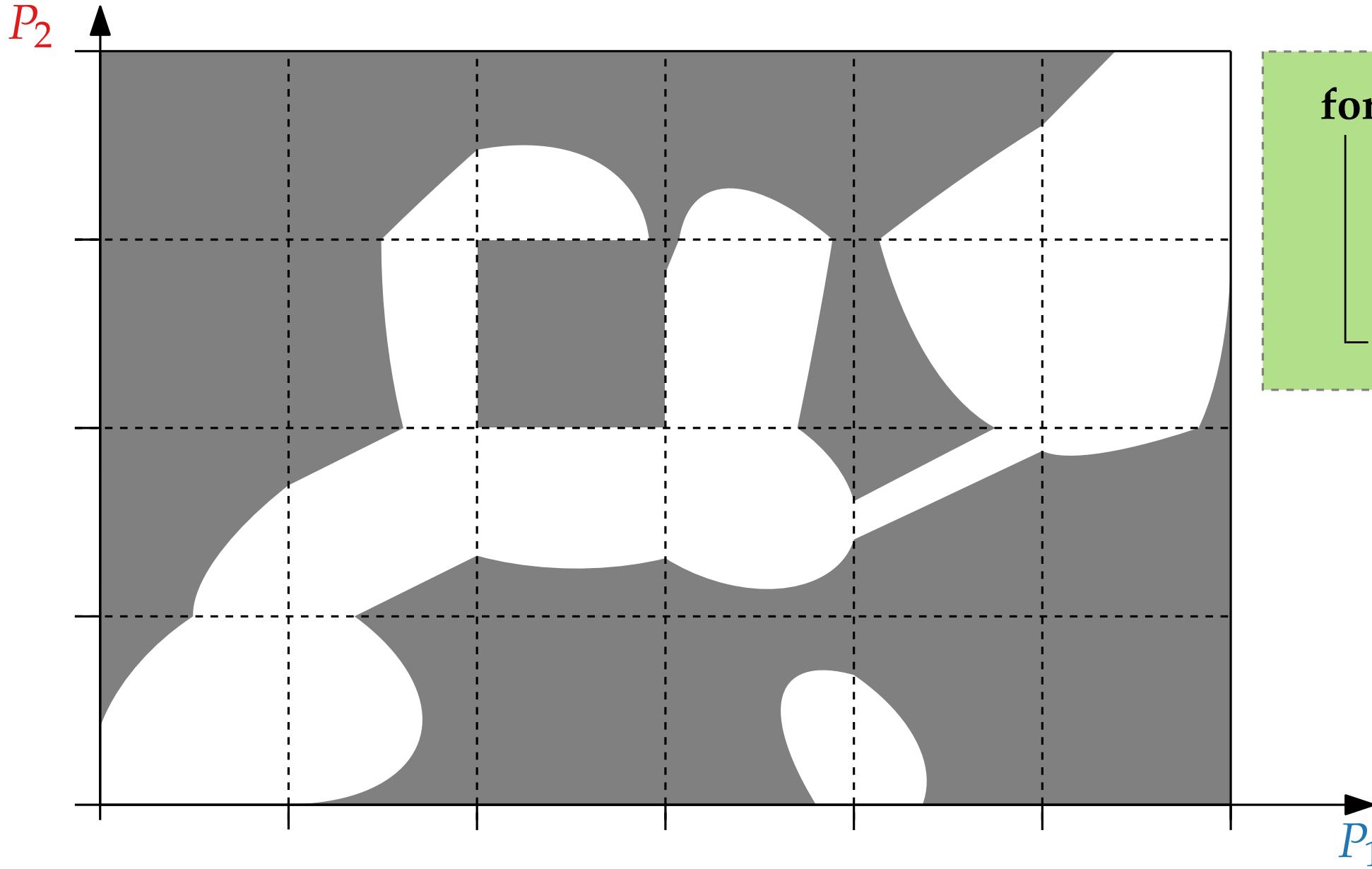
Teile dieser Kanten, die von $(0,0)$ aus erreichbar sind:

$H_{i,j}^R$, $H_{i,j+1}^R$, $V_{i,j}^R$, $V_{i+1,j}^R$

$H_{i,j}^R$ und $V_{i,j}^R$ sind bekannt.

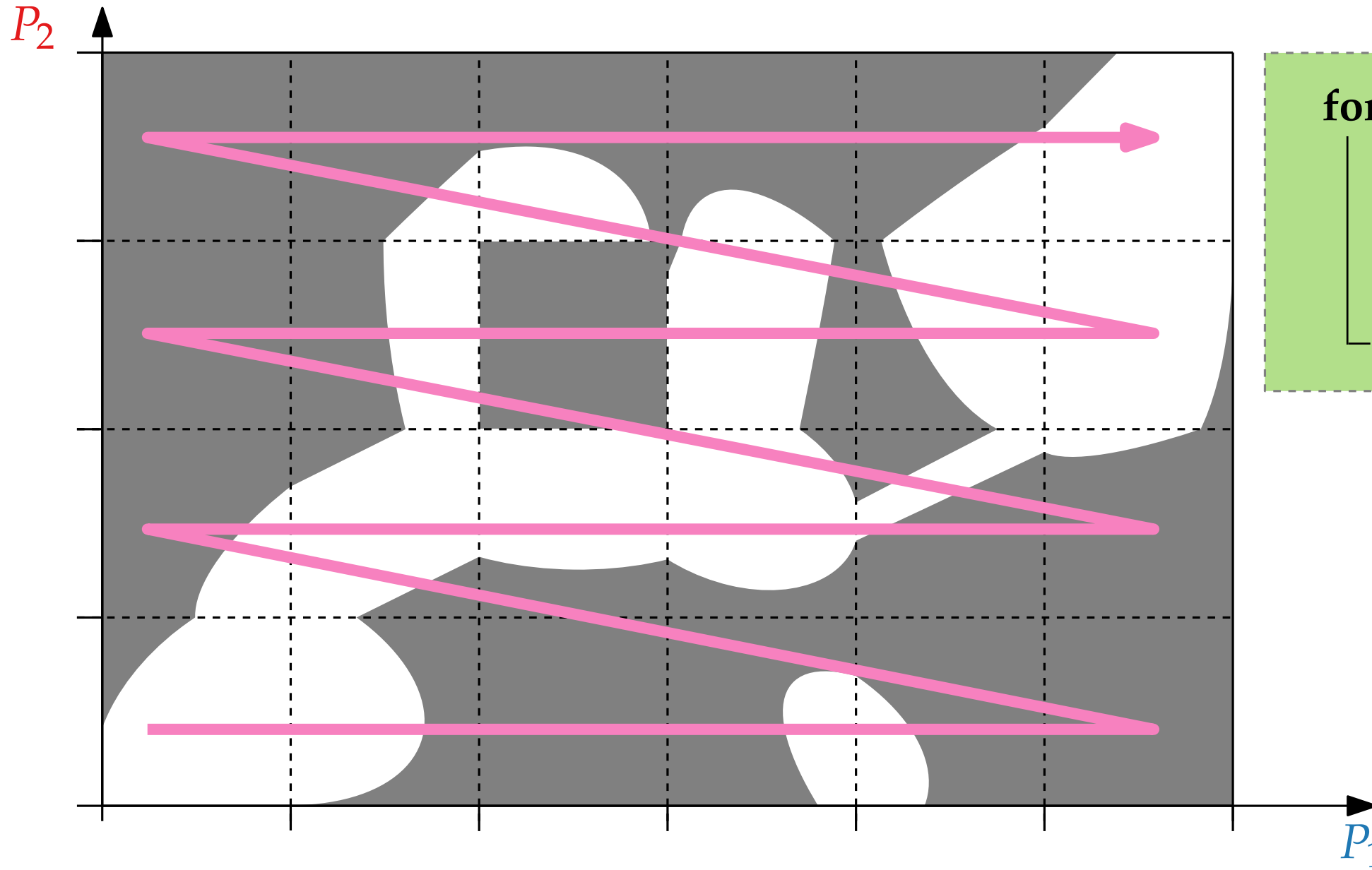
→ $H_{i,j+1}^R$ und $V_{i+1,j}^R$ können berechnet werden.





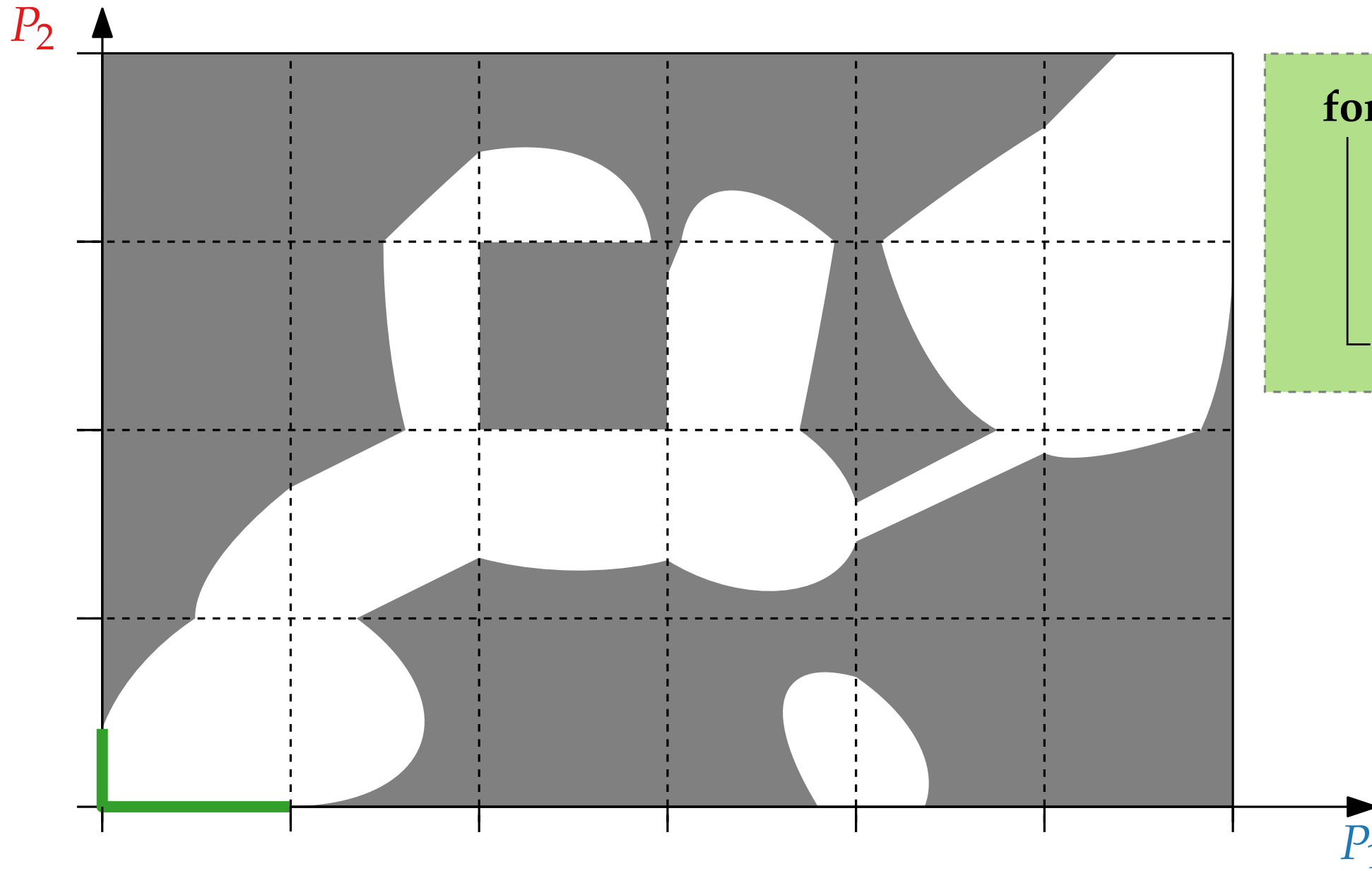
```
for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do
  for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do
    Berechne  $V_{i+1,j}^R$ 
    und  $H_{i,j+1}^R$ 
```

Algorithmus



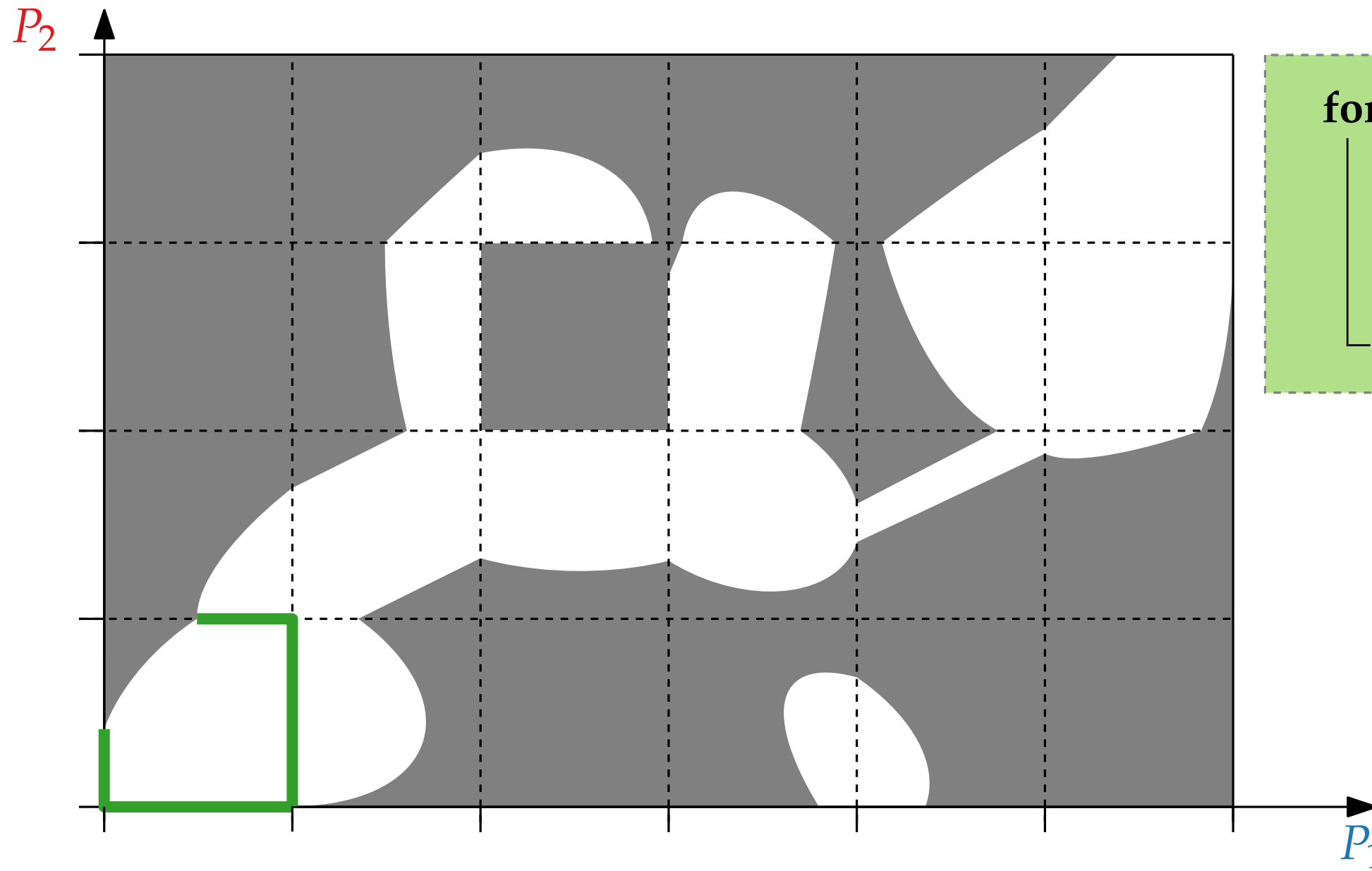
```

for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do
  for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do
    Berechne  $V_{i+1,j}^R$ 
    und  $H_{i,j+1}^R$ 
  
```



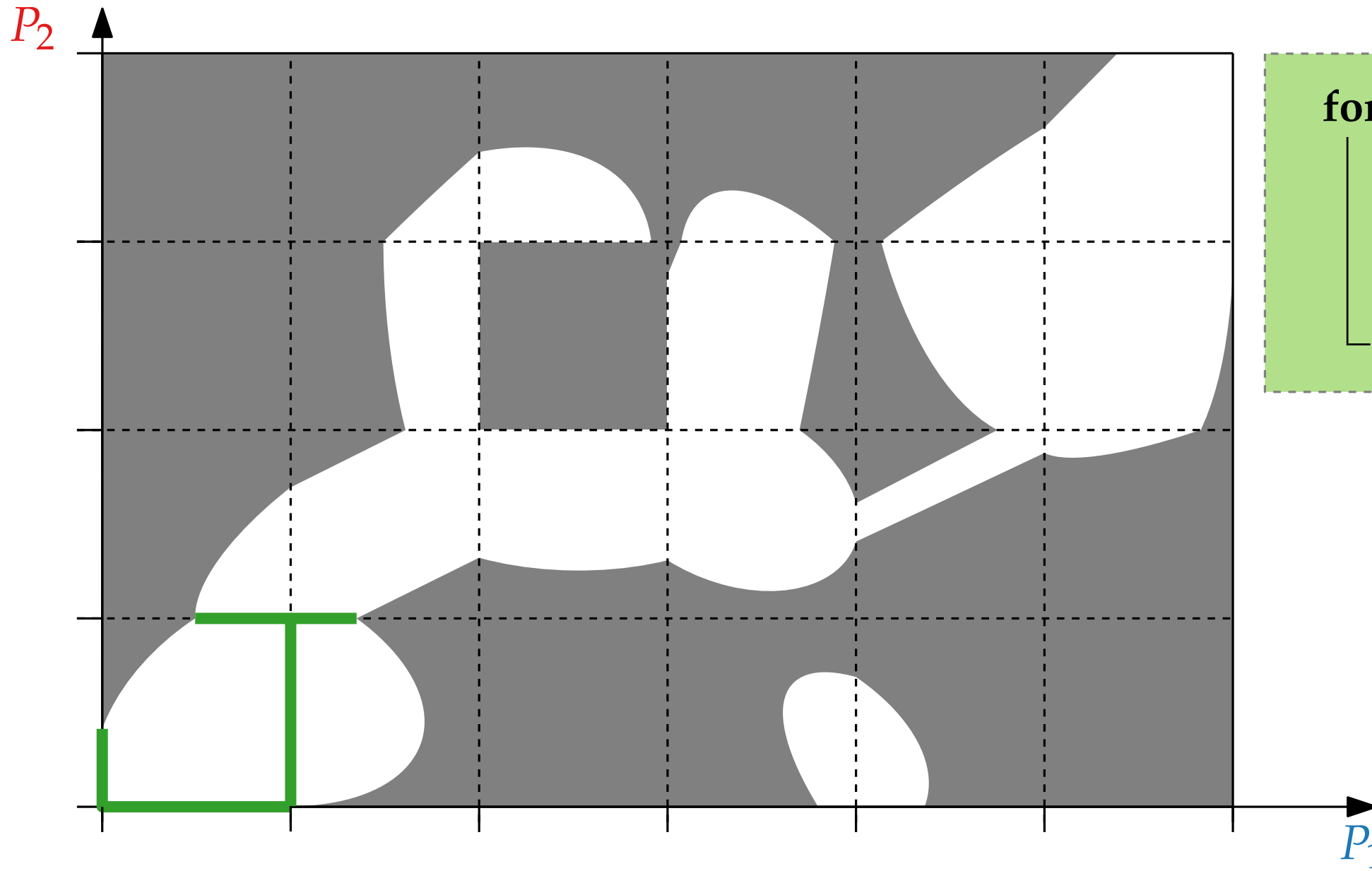
```
for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do  
  for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do  
    Berechne  $V_{i+1,j}^R$   
    und  $H_{i,j+1}^R$ 
```

Algorithmus

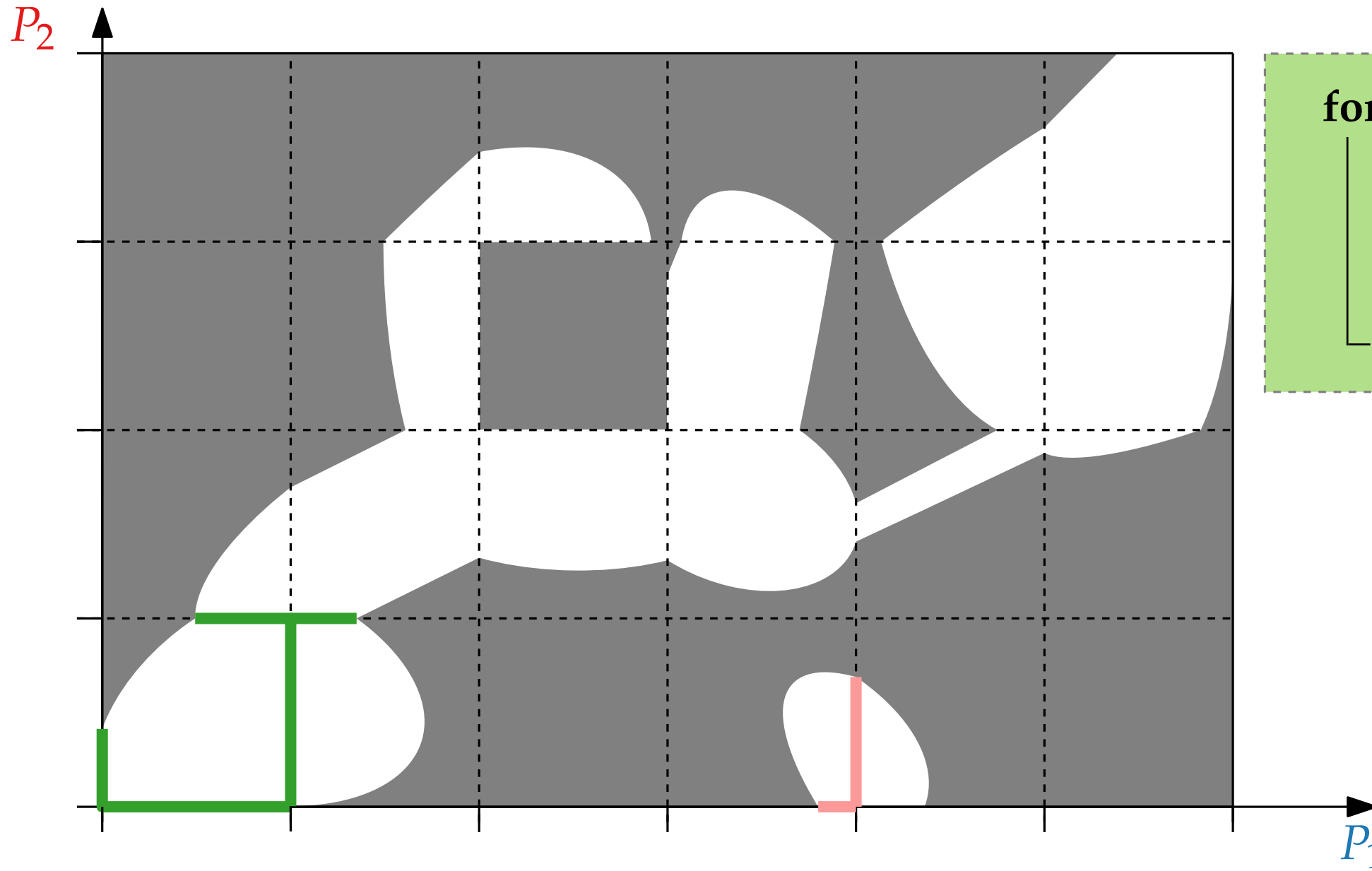


```

for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do
  for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do
    Berechne  $V_{i+1,j}^R$ 
    und  $H_{i,j+1}^R$ 
  
```



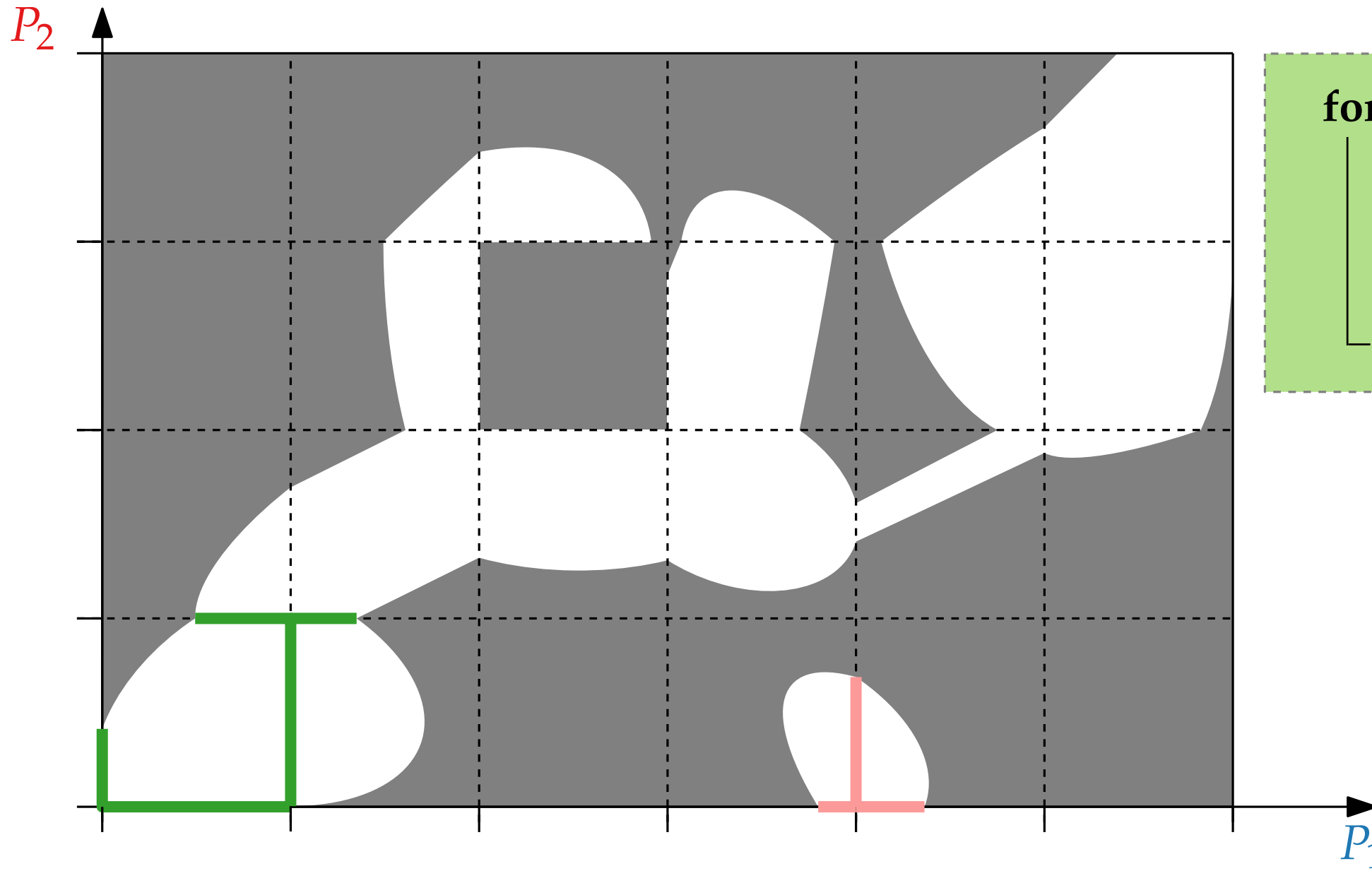
```
for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do  
  for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do  
    Berechne  $V_{i+1,j}^R$   
    und  $H_{i,j+1}^R$ 
```

```
for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do  
  for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do  
    Berechne  $V_{i+1,j}^R$   
    und  $H_{i,j+1}^R$ 
```

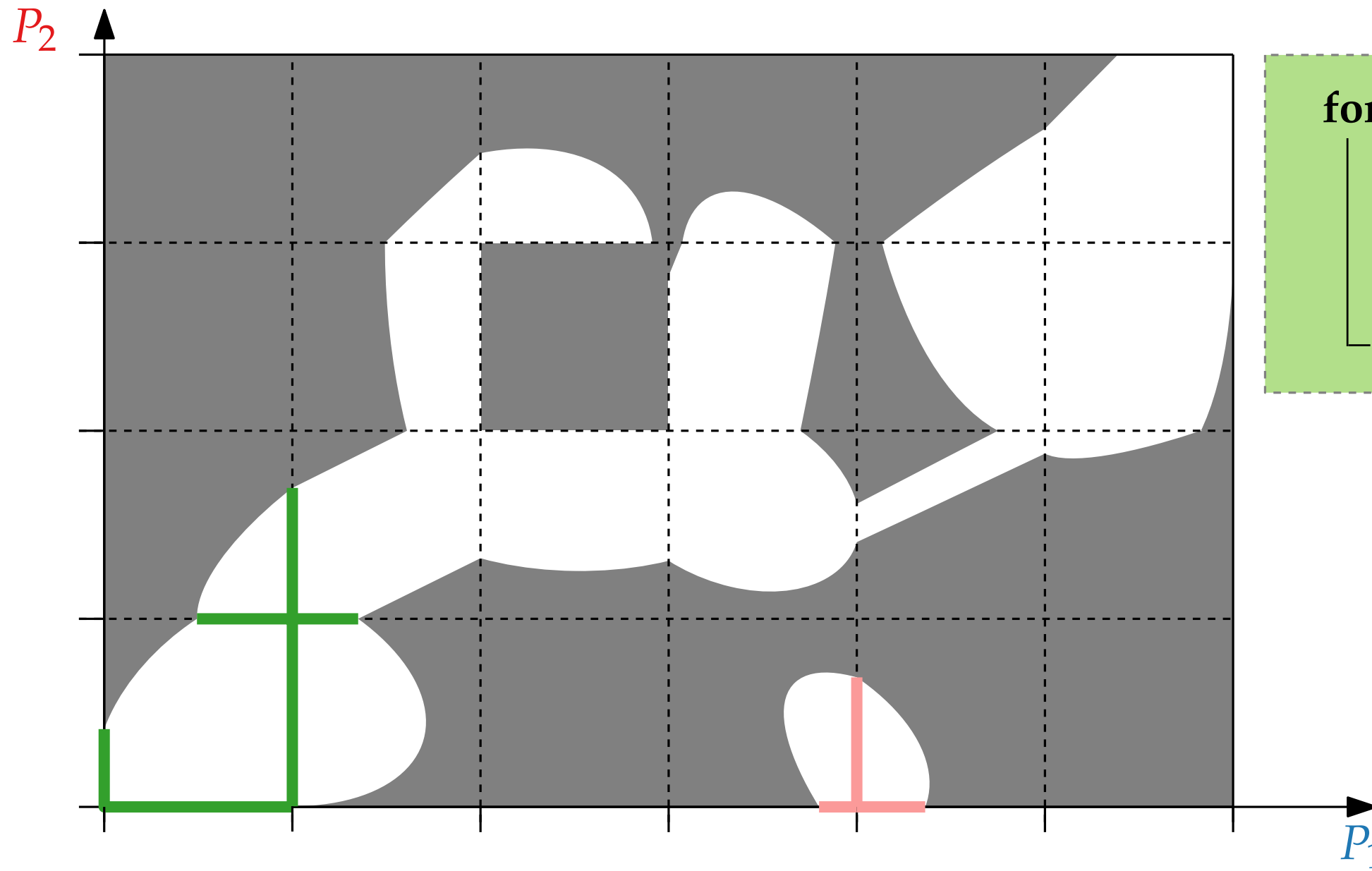
Algorithmus

23 - 7



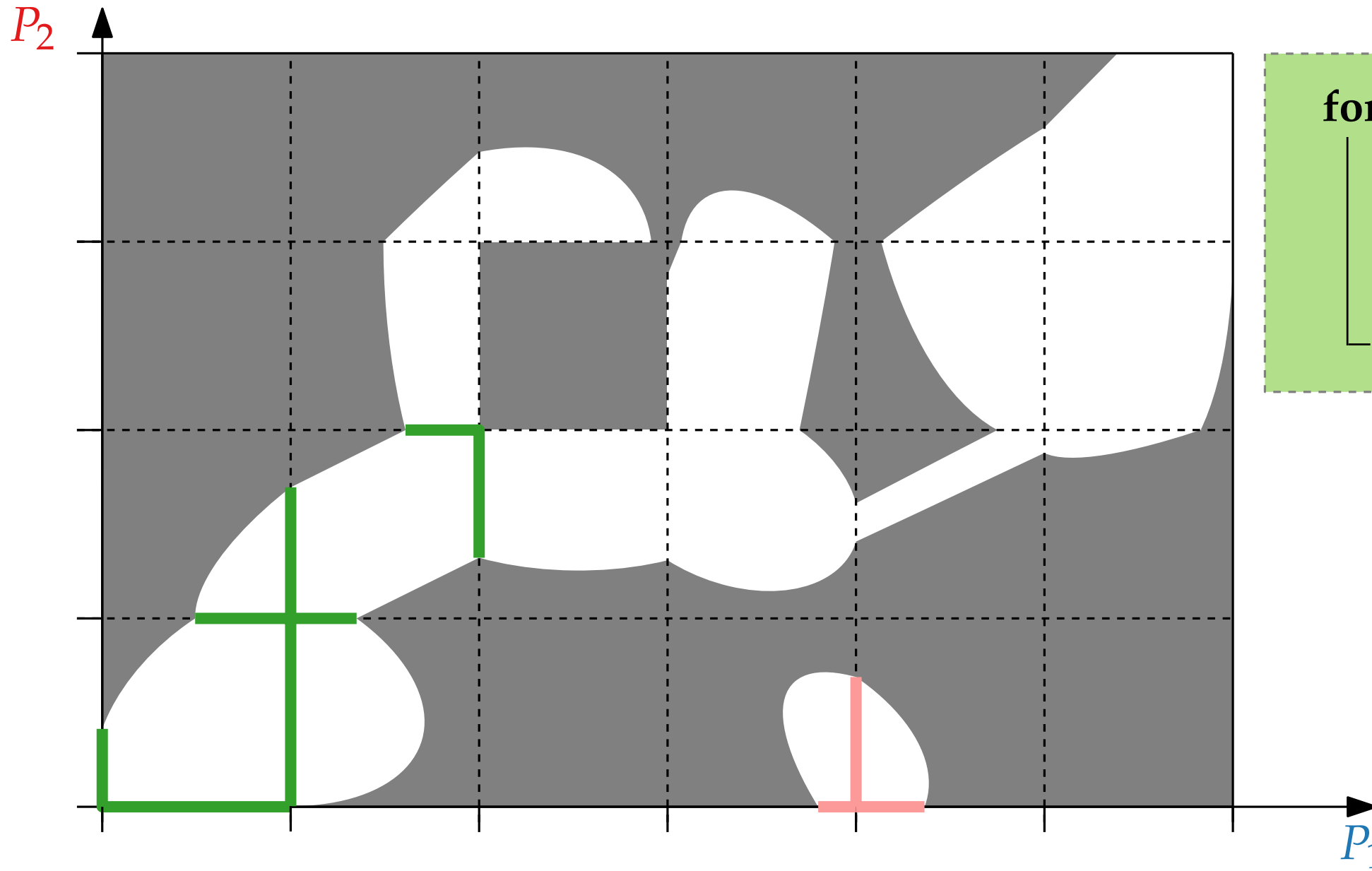
```
for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do  
  for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do  
    Berechne  $V_{i+1,j}^R$   
    und  $H_{i,j+1}^R$ 
```

Algorithmus



```

for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do
  for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do
    Berechne  $V_{i+1,j}^R$ 
    und  $H_{i,j+1}^R$ 
  
```



```
for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do  
  for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do  
    Berechne  $V_{i+1,j}^R$   
    und  $H_{i,j+1}^R$ 
```

```

for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do
    |   for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do
    |   |   Berechne  $V_{i+1,j}^R$ 
    |   |   und  $H_{i,j+1}^R$ 

```

```

for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do
    | for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do
        | Berechne  $V_{i+1,j}^R$ 
        | und  $H_{i,j+1}^R$ 

```

```

for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do
    | for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do
    | | Berechne  $V_{i+1,j}^R$ 
    | | und  $H_{i,j+1}^R$ 

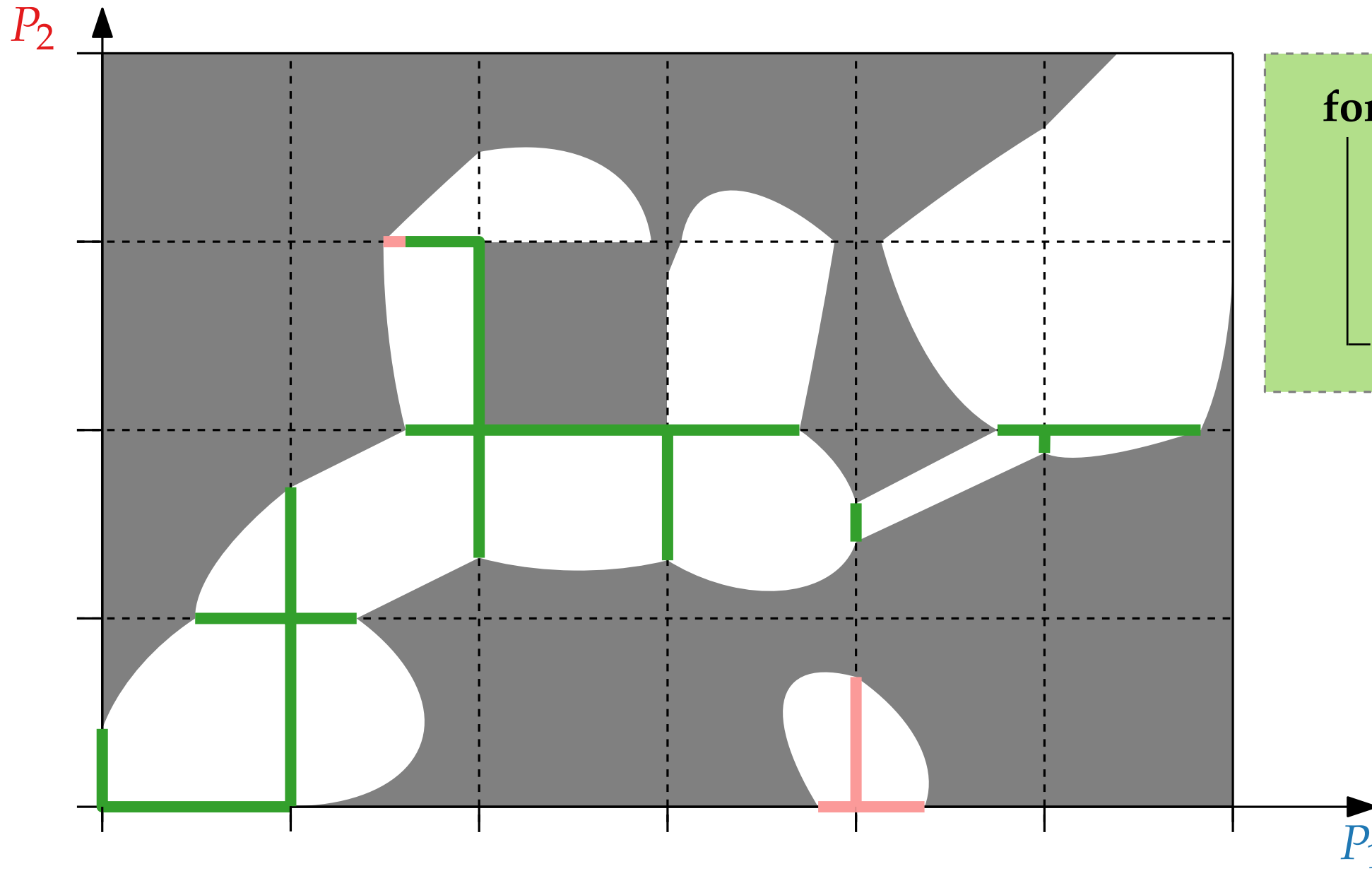
```

```

for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do
    for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do
        Berechne  $V_{i+1,j}^R$ 
        und  $H_{i,j+1}^R$ 

```

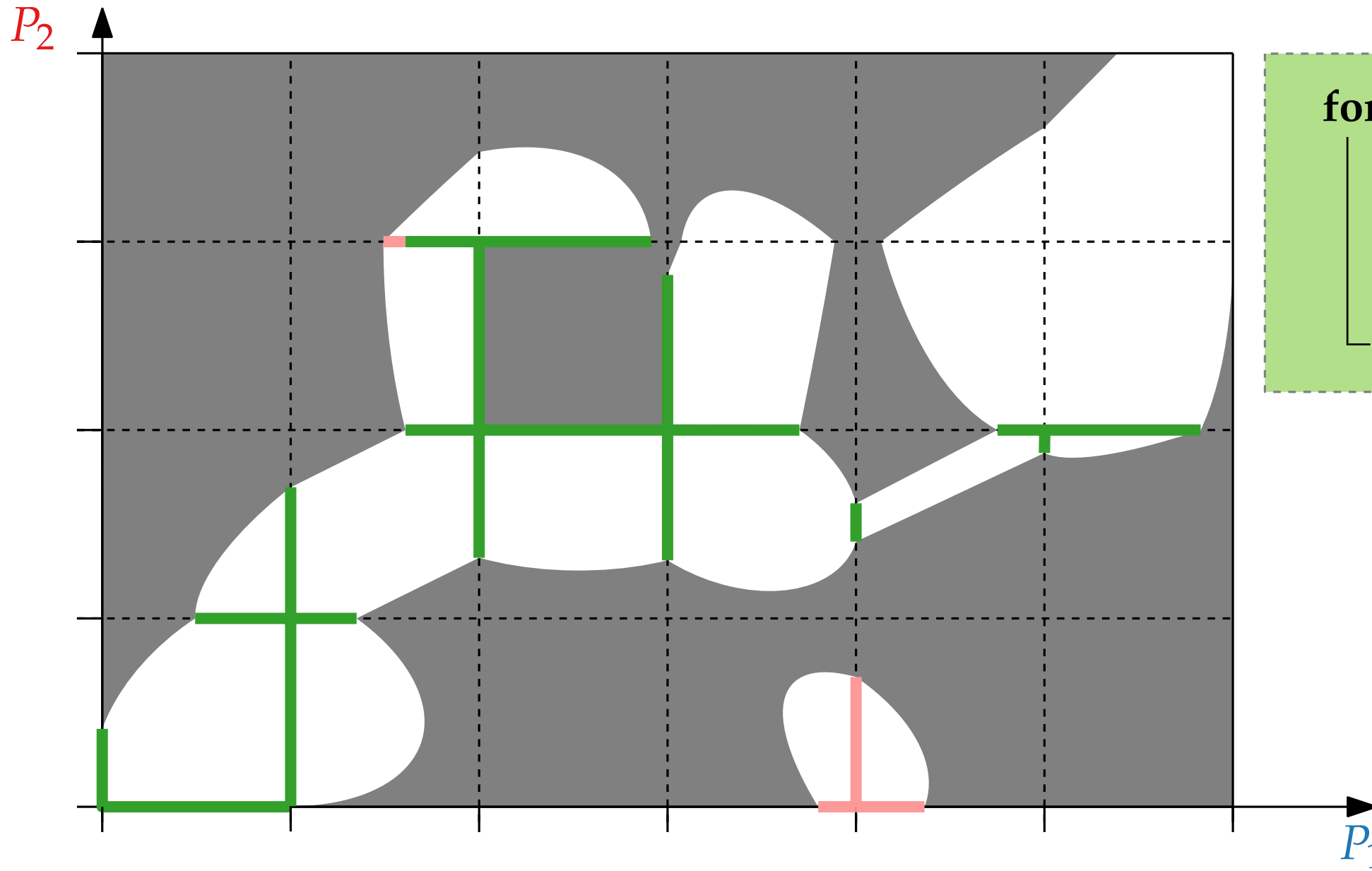

Algorithmus



```

for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do
  for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do
    Berechne  $V_{i+1,j}^R$ 
    und  $H_{i,j+1}^R$ 
  
```

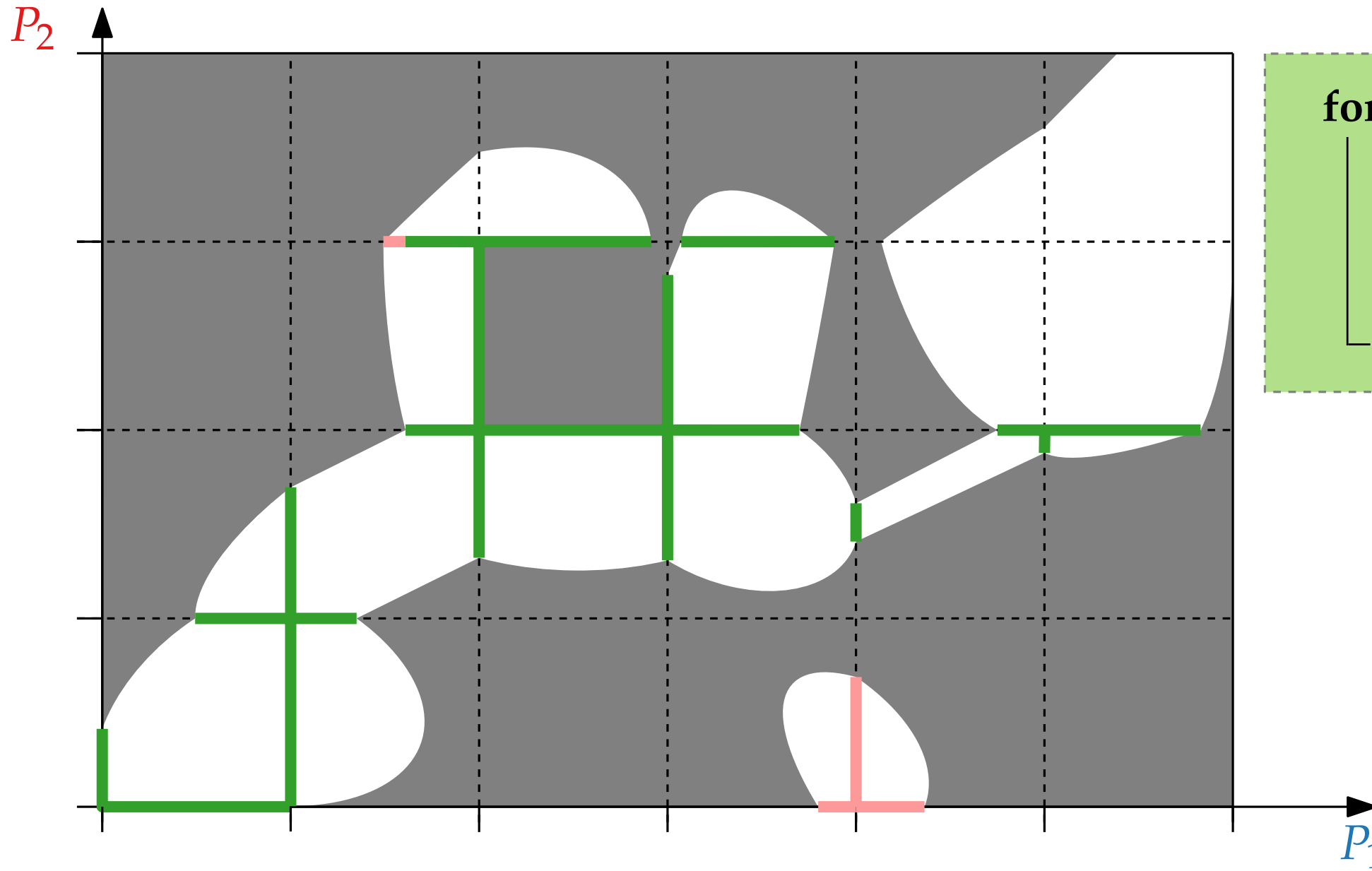
Algorithmus



```

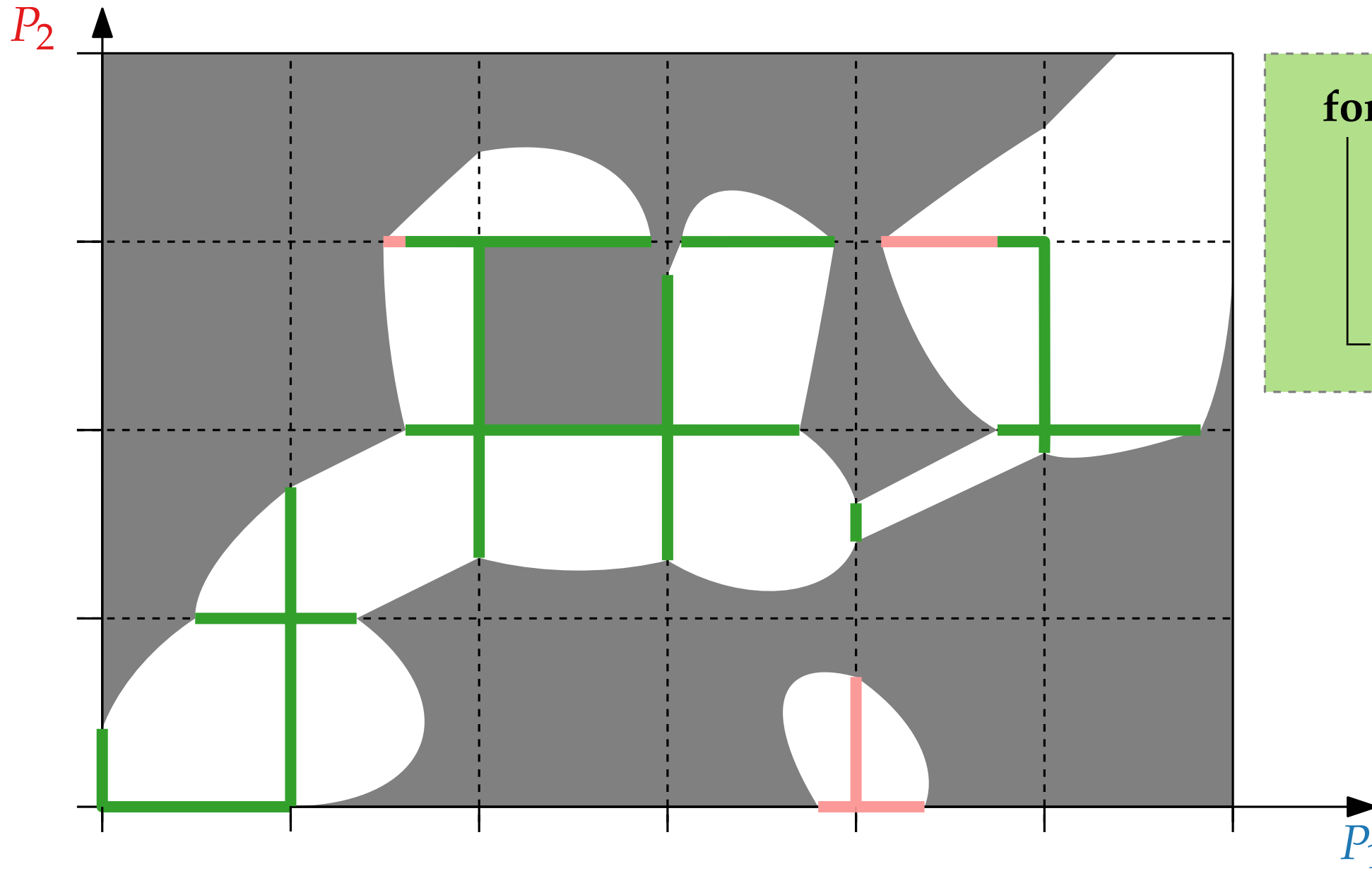
for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do
  for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do
    Berechne  $V_{i+1,j}^R$ 
    und  $H_{i,j+1}^R$ 
  
```

Algorithmus



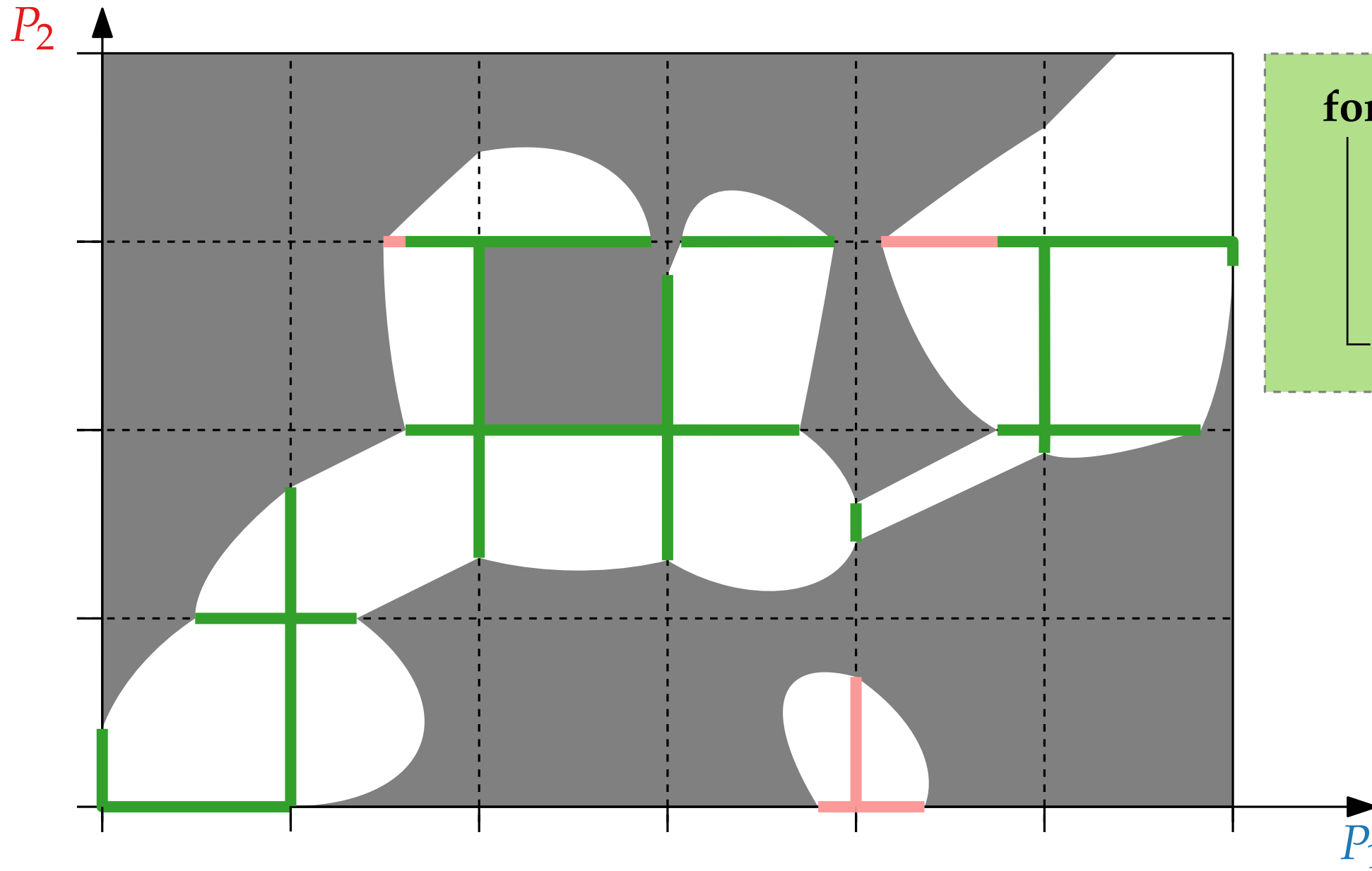
```

for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do
  for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do
    Berechne  $V_{i+1,j}^R$ 
    und  $H_{i,j+1}^R$ 
  
```



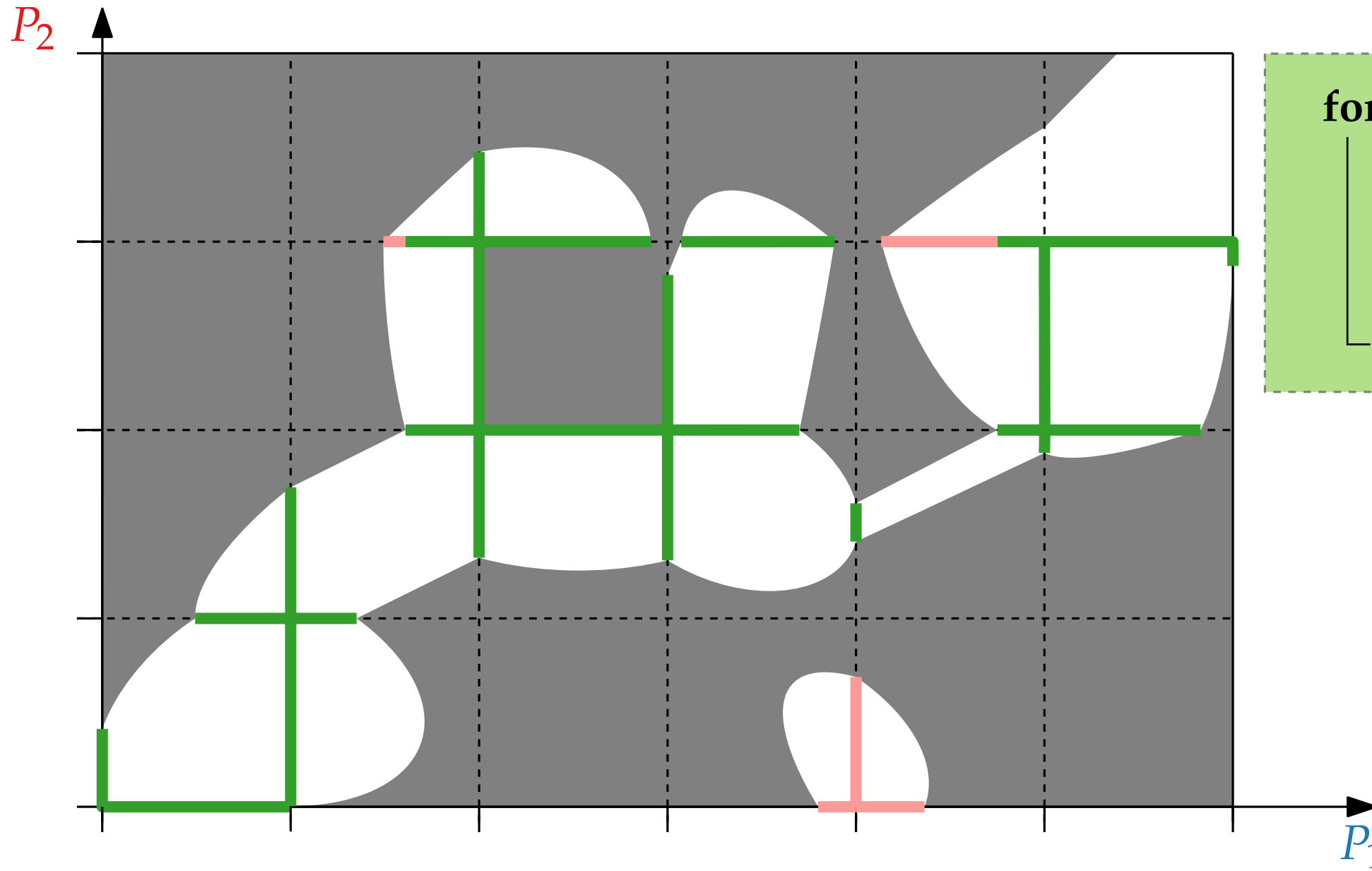
```
for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do  
  for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do  
    Berechne  $V_{i+1,j}^R$   
    und  $H_{i,j+1}^R$ 
```

Algorithmus



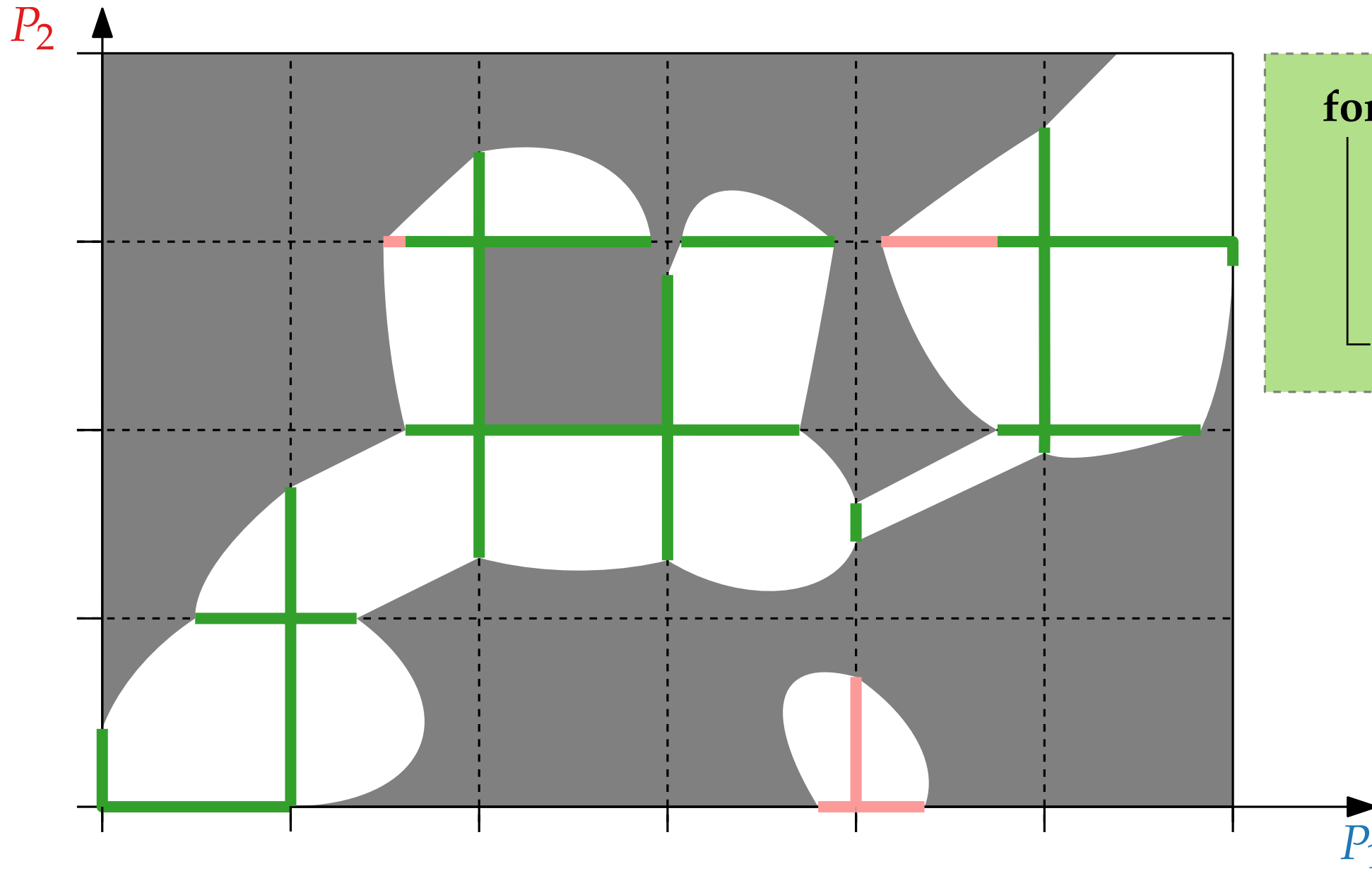
```

for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do
  for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do
    Berechne  $V_{i+1,j}^R$ 
    und  $H_{i,j+1}^R$ 
  
```

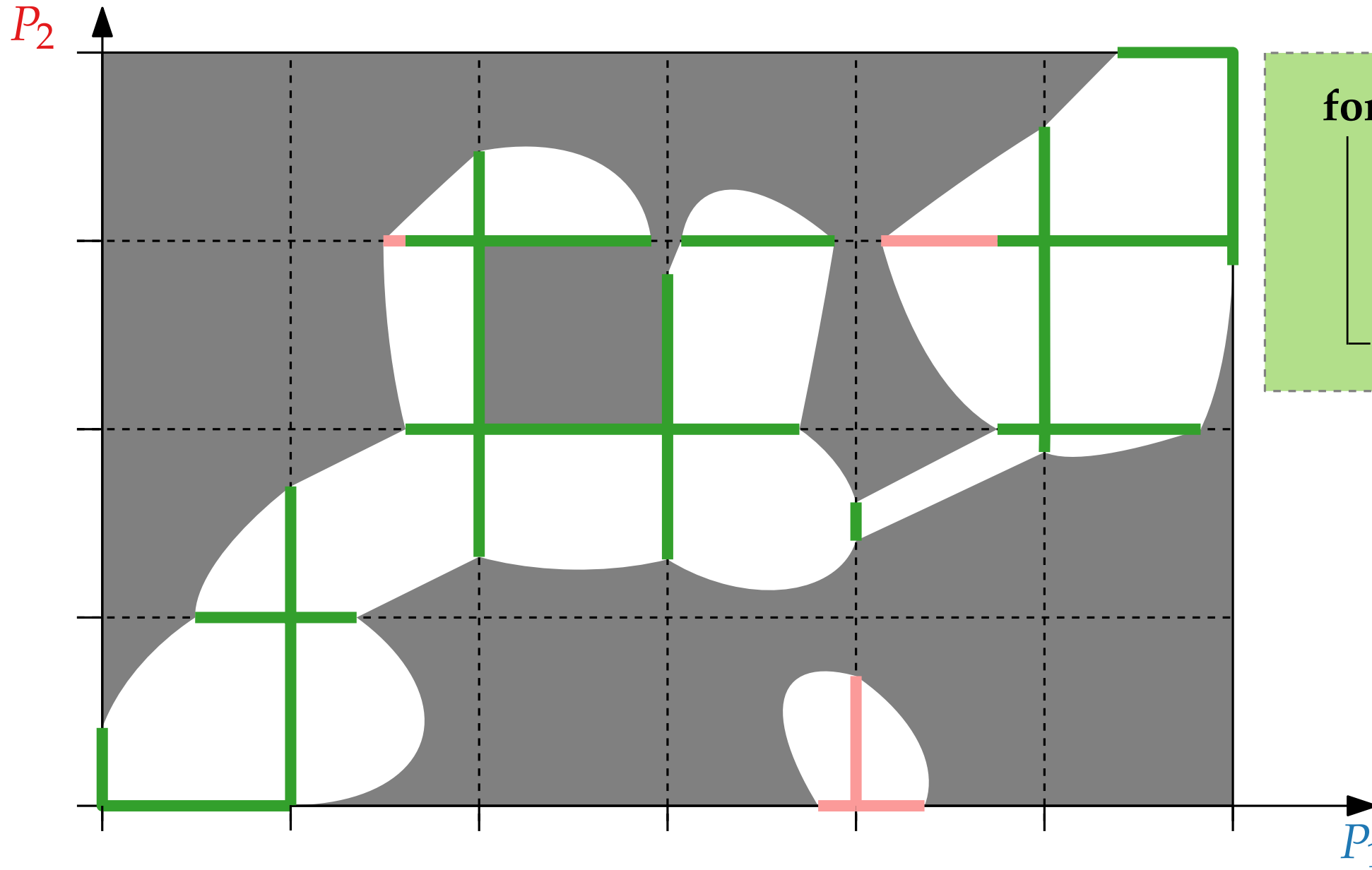


```
for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do  
  for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do  
    Berechne  $V_{i+1,j}^R$   
    und  $H_{i,j+1}^R$ 
```

Algorithmus



```
for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do  
  for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do  
    Berechne  $V_{i+1,j}^R$   
    und  $H_{i,j+1}^R$ 
```



```
for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do  
  for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do  
    Berechne  $V_{i+1,j}^R$   
    und  $H_{i,j+1}^R$ 
```


Figure 1: A 2D plot in the P_1 - P_2 plane showing a gray feasible region with white obstacles. A green path represents the optimal solution, and an orange path represents a sub-optimal solution. The green path is piecewise linear, while the orange path is smooth. A legend on the right indicates that the green path is for the optimal solution and the orange path is for the sub-optimal solution.

```

for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do
    | for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do
    | | Berechne  $V_{i+1,j}^R$ 
    | | und  $H_{i,j+1}^R$ 

```

Algorithmus – Zusammenfassung



Für gegebenes ε :

Allgemein:

Algorithmus – Zusammenfassung



Für gegebenes ε :

- Berechne F_ε in $\mathcal{O}(n_1 n_2)$ Zeit. (Jedes Segmentpaar benötigt $\mathcal{O}(1)$ Zeit.)

Allgemein:



Algorithmus – Zusammenfassung

Für gegebenes ε :

- Berechne F_ε in $\mathcal{O}(n_1 n_2)$ Zeit. (Jedes Segmentpaar benötigt $\mathcal{O}(1)$ Zeit.)
- Berechne monotonen Pfad in F_ε in $\mathcal{O}(n_1 n_2)$ Zeit:

```
for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do
    for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do
        Berechne  $V_{i+1,j}^R$  und  $H_{i,j+1}^R$ 
```

Allgemein:



Algorithmus – Zusammenfassung

Für gegebenes ε :

- Berechne F_ε in $\mathcal{O}(n_1 n_2)$ Zeit. (Jedes Segmentpaar benötigt $\mathcal{O}(1)$ Zeit.)
- Berechne monotonen Pfad in F_ε in $\mathcal{O}(n_1 n_2)$ Zeit:


```

      for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do
      |   for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do
      |   |   Berechne  $V_{i+1,j}^R$  und  $H_{i,j+1}^R$ 
      
```

Allgemein:

- Verwende parametrisierte Suche, um kleinstes gültiges ε zu finden



Algorithmus – Zusammenfassung

Für gegebenes ε :

- Berechne F_ε in $\mathcal{O}(n_1 n_2)$ Zeit. (Jedes Segmentpaar benötigt $\mathcal{O}(1)$ Zeit.)
- Berechne monotonen Pfad in F_ε in $\mathcal{O}(n_1 n_2)$ Zeit:


```

      for  $i = 0$  to  $n_1 - 1$  do
      |   for  $j = 0$  to  $n_2 - 1$  do
      |   |   Berechne  $V_{i+1,j}^R$  und  $H_{i,j+1}^R$ 
      
```

Allgemein:

- Verwende parametrisierte Suche, um kleinstes gültiges ε zu finden
- Logarithmische Suche $\rightarrow \mathcal{O}(n_1 n_2 \log n_1 n_2)$ Zeit insgesamt.