

# Kap. 6.5: Minimale Spannbäume ff



Professor Dr. Petra Mutzel

Karsten Klein

Lehrstuhl für Algorithm Engineering, LS11

Fakultät für Informatik, TU Dortmund

20. VO 2. TEIL DAP2 SS 2009 2. Juli 2009

# Überblick

- 6.5: Minimale Spann bäume (MST) ff:
  - Algorithmus von *Prim*

# Grundideen

- MST: Algorithmus von **Prim**
- Kürzeste Wege in Graphen (s. nächste Vorlesung): Algorithmus von **Dijkstra**

Beide nutzen ähnliches Konzept:

- **Greedy** (*gierig, gefräßig*) später mehr dazu
- Priority Queue
- Lassen einzelnen Baum wachsen

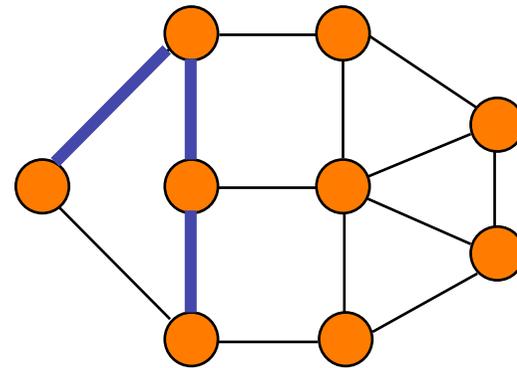
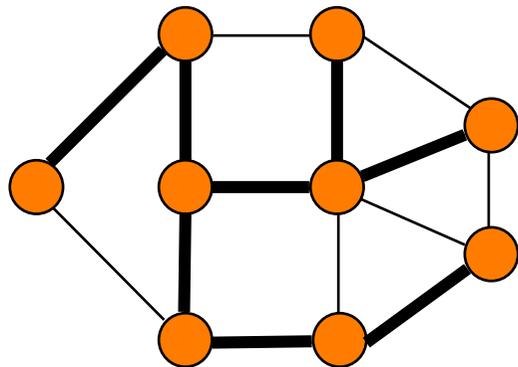
# Algorithmus von Prim

basiert auf MST Eigenschaft:

# MST Eigenschaft

basiert auf:

*Aussichtsreiche* Menge  $T$  von Kanten:  
Es existiert ein MST, der alle Kanten von  $T$  enthält.



# MST Eigenschaft

## Lemma 1 (Wiederholung):

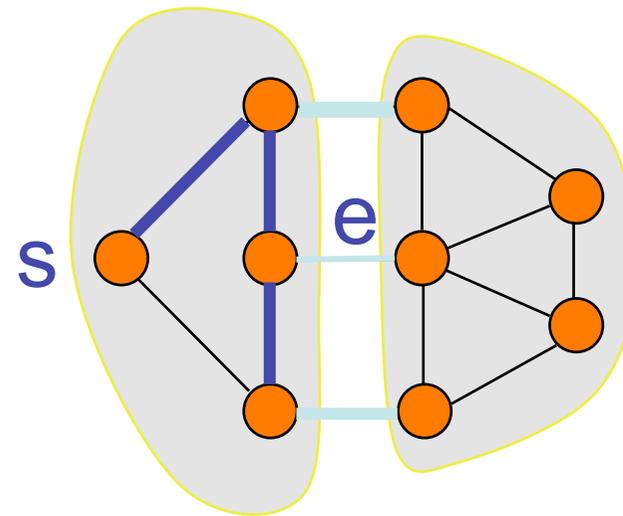
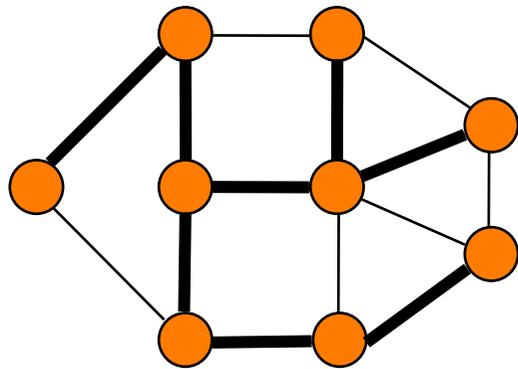
Sei  $G=(V,E)$  zshgd. mit Gewichtsfunktion  $w : E \rightarrow \mathbb{R}$ .  
Seien:

- $S \subset V$
- $T \subset E$  aussichtsreich und *keine* Kante aus  $T$  verlässt  $S$
- $e \in E$  Kante mit minimalem Gewicht, die  $S$  verlässt

Dann ist  $T \cup \{e\}$  aussichtsreich.

# PRIMs Algorithmus: lasse Baum von $s$ aus wachsen mit MST Eigenschaft

Kantenmenge  $T$ , aussichtsreich  
Kante  $e$  verläßt  $S$  mit min. Gewicht



Knotenmenge  $S$

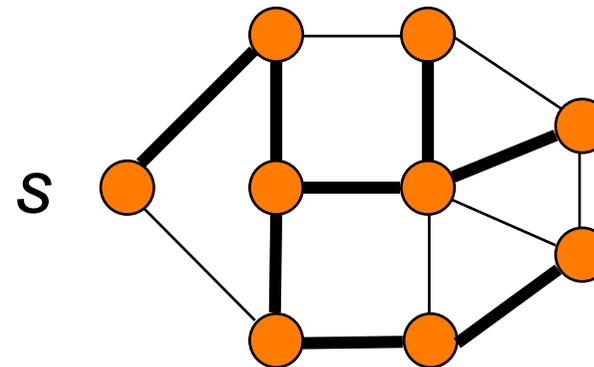
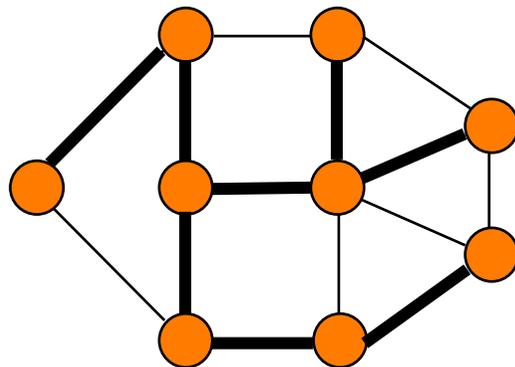
Dann:  $T \cup e$  aussichtsreich

MST sind nicht eindeutig!!

# Algorithmus von Prim

Vgl. mit Kruskal:

- Kruskal läßt Wald wachsen mit Union-Find bis Spannbaum erzeugt
- Prim läßt von Startknoten  $s$  einen einzelnen Baum wachsen



# Algorithmus von Prim

## Idee:

- Verwalte Menge  $S$  von Knoten in Unterbaum, ausgehend von  $s$ ,  $T$  leer
  - Wähle billigste  $S$  verlassende Kante  $e=(u,v)$ ,  $v \in S$ ,  $e \in T$
- $\Rightarrow$  (Lemma 1)  $T$  aussichtsreich
- Stop, falls  $S=V \Rightarrow T$  bildet MST

# Schema: Algorithmus von Prim

Wähle Startknoten  $s \in V$

$S := \{s\}; T := \emptyset$  //  $S$  Unterbaumknoten,  $T$  Kanten

**while**  $S \neq V$  **do** {

    Wähle  $e = (u, v)$ ,  $e$  verläßt  $S$  mit *min. Gewicht*

$T := T \cup \{e\}; S := S \cup \{v\}$

}

# Korrektheit Prim

Induktion über Kanten  $e_1, \dots, e_k$ , die zu  $T$  hinzugefügt werden:

Zeige:  $T_i = \{e_1, \dots, e_i\}$  aussichtsreich für  $0 \leq i \leq k$

$i = 0$ :  $T_0 = \emptyset \Rightarrow$  aussichtsreich

$1 \leq i \leq k$ :  $T_{i-1}$  aussichtsreich,  $S$  Knotenmenge vor  
Hinzunahme von  $e_i$ , keine Kante aus  $T_{i-1}$  verläßt  $S$

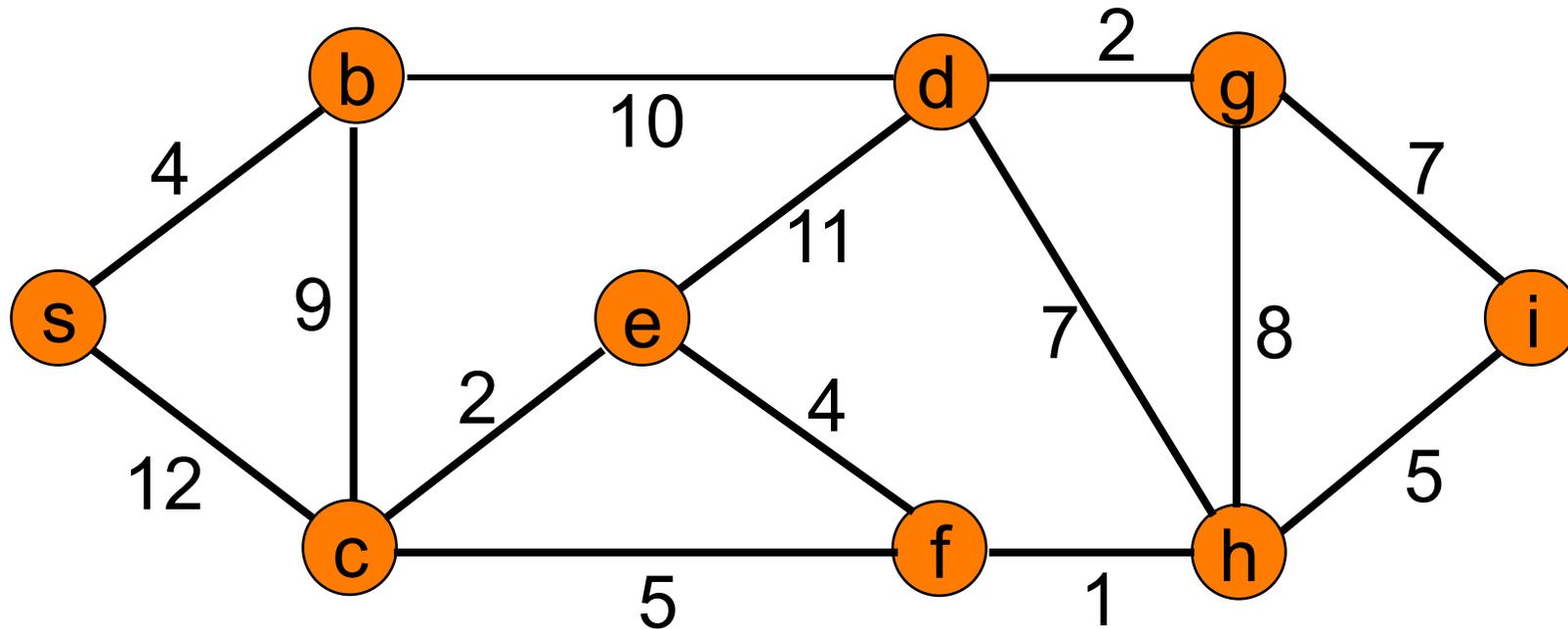
$\Rightarrow e_i$  leichteste  $S$  verlassende Kante

$\Rightarrow$  *Mit Lemma 1:  $T_i = T_{i-1} \cup \{e_i\}$  aussichtsreich*

Und: Keine Kante aus  $T_i$  verläßt neues  $S$

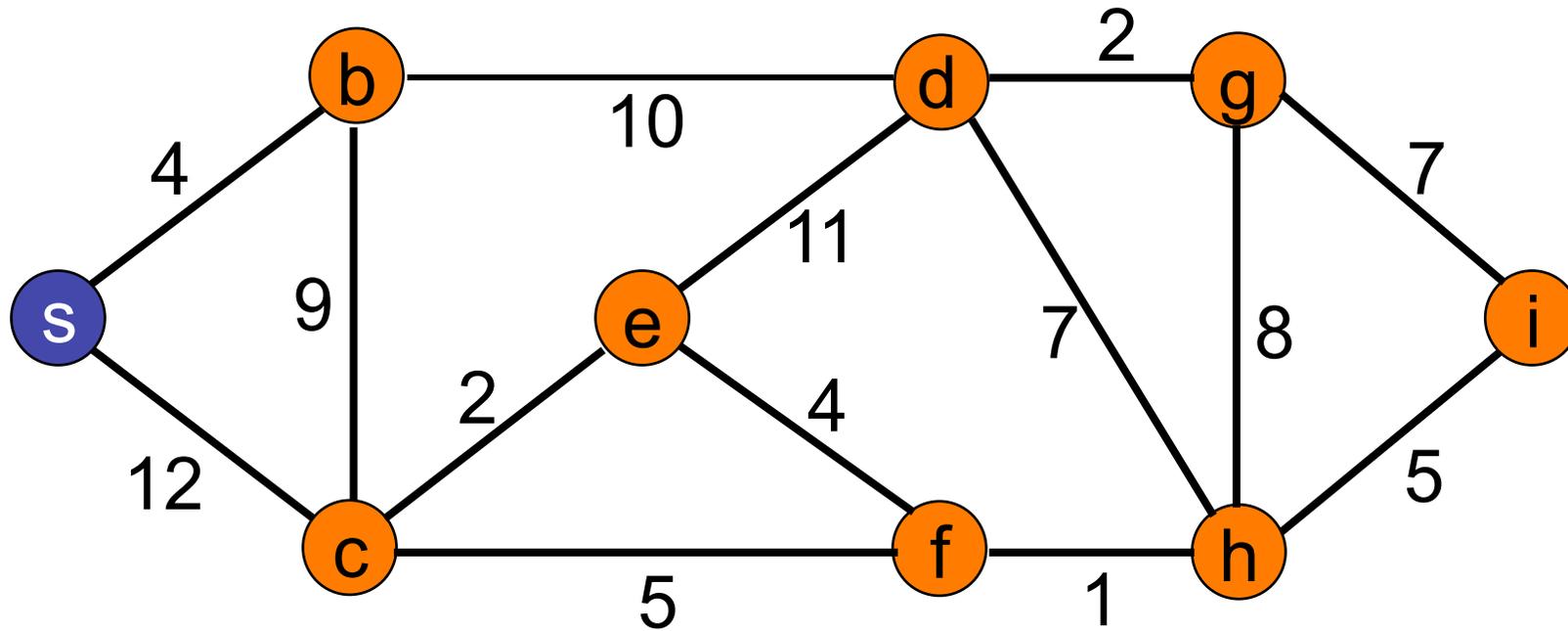
Am Ende hat  $T$  genau  $|V|-1$  Kanten  $\Rightarrow$  MST

# Algorithmus von Prim



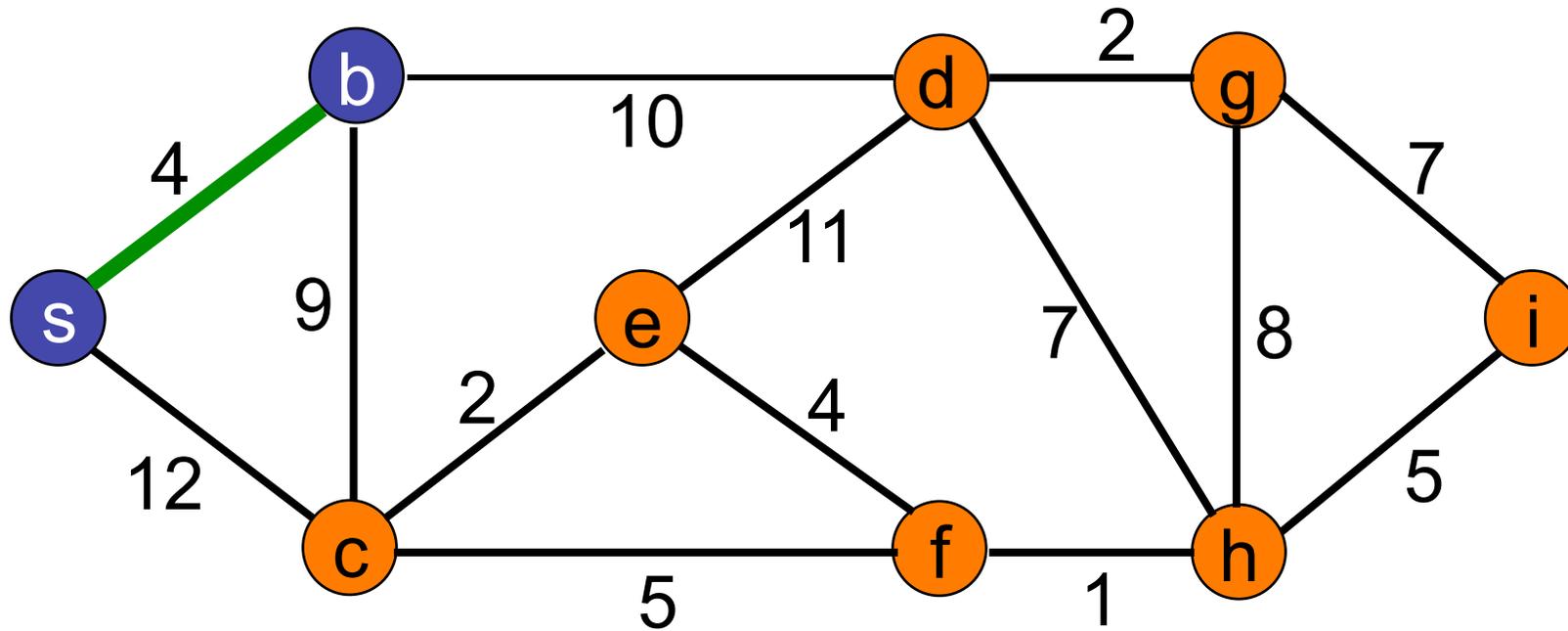
Knotenmenge  $S$ , Kantenmenge  $T$ :  
In Teilbaum  $T_i$

# Algorithmus von Prim



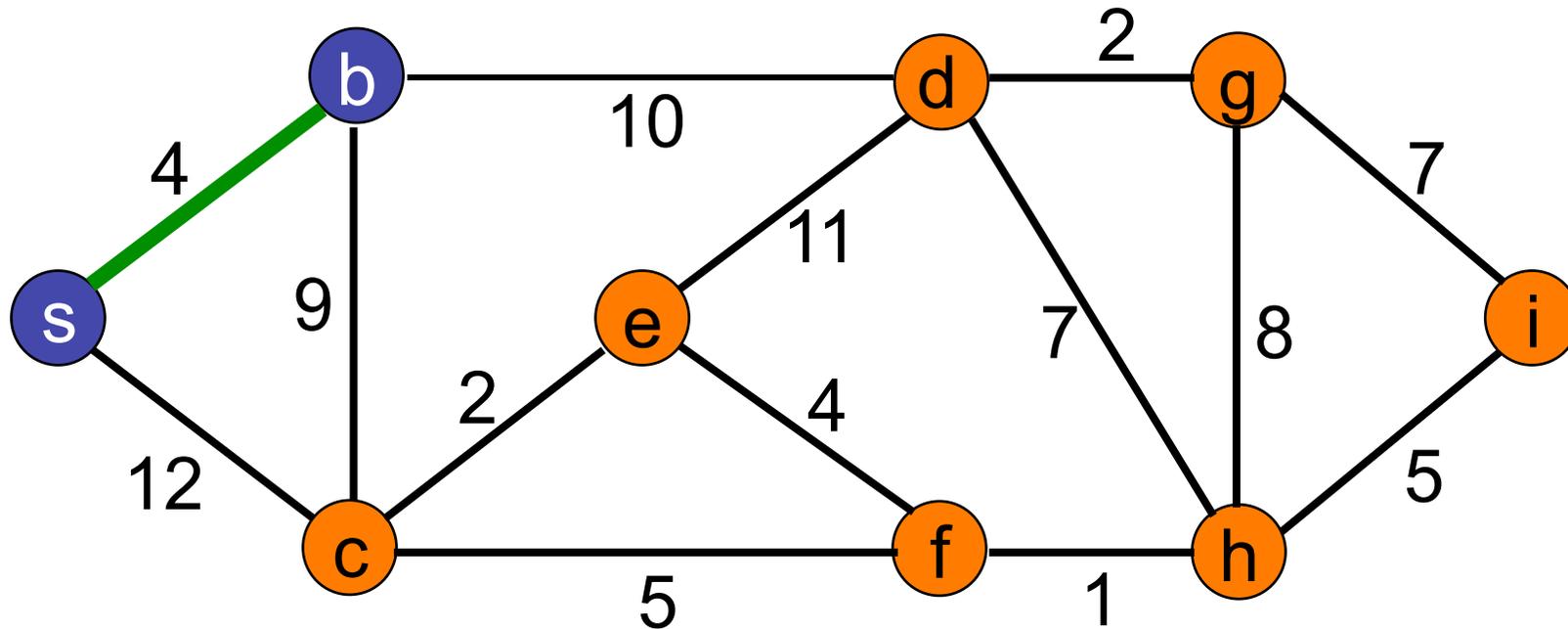
Knotenmenge  $S$ , Kantenmenge  $T$ :  
In Teilbaum  $T_i$

# Algorithmus von Prim



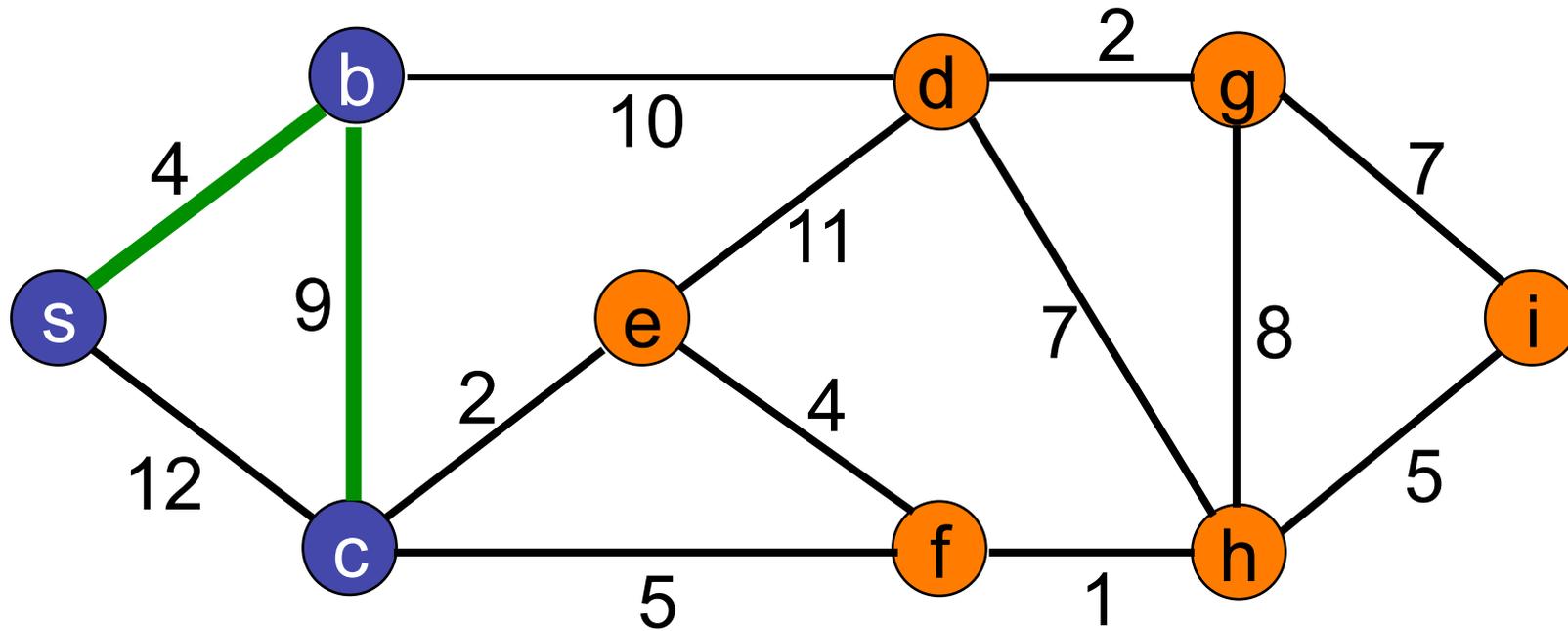
Knotenmenge  $S$ , Kantenmenge  $T$ :  
In Teilbaum  $T_i$

# Algorithmus von Prim



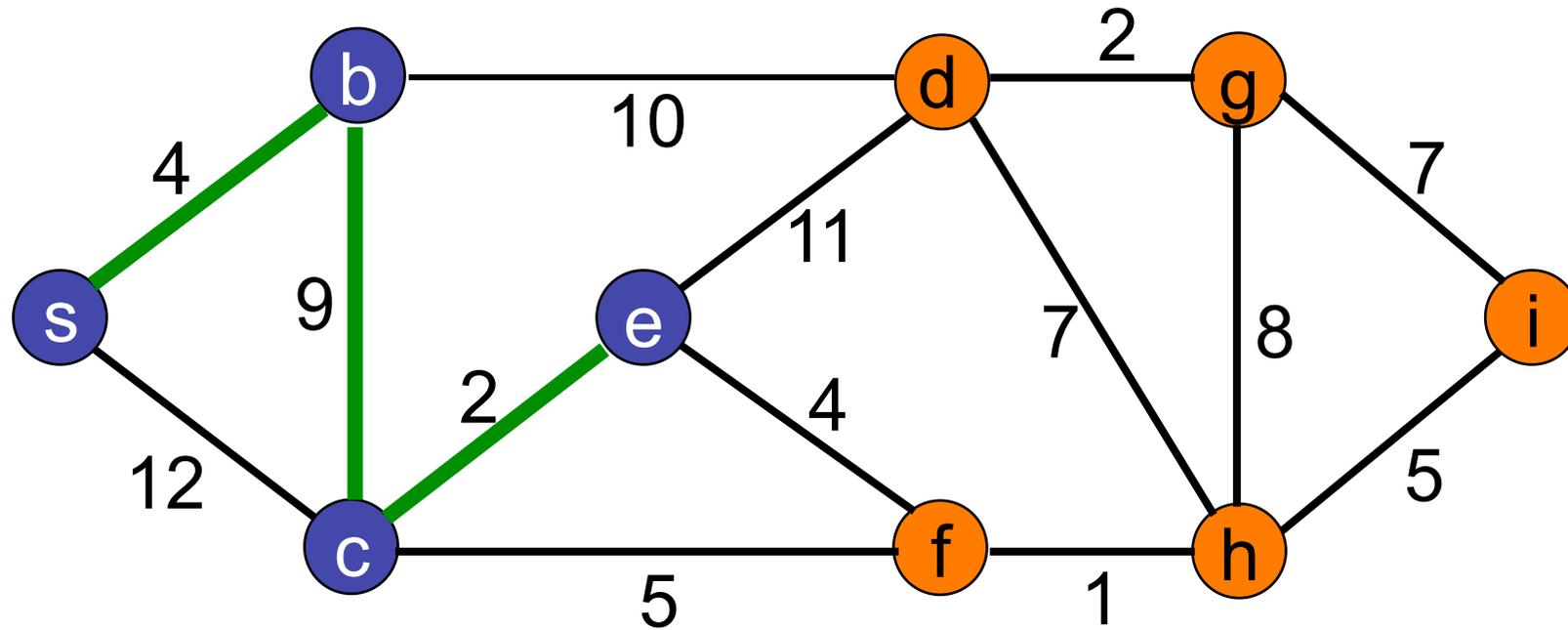
Knotenmenge  $S$ , Kantenmenge  $T$ :  
In Teilbaum  $T_i$

# Algorithmus von Prim



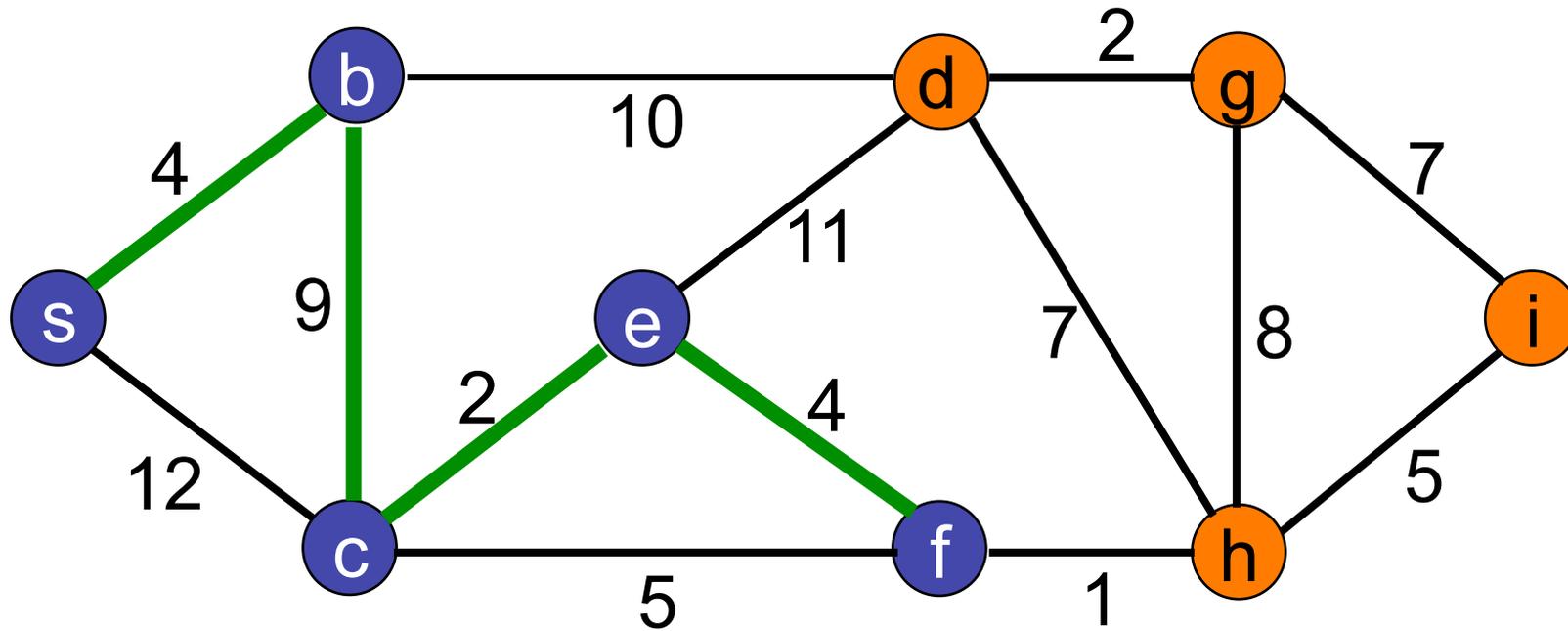
Knotenmenge  $S$ , Kantenmenge  $T$ :  
In Teilbaum  $T_i$

# Algorithmus von Prim



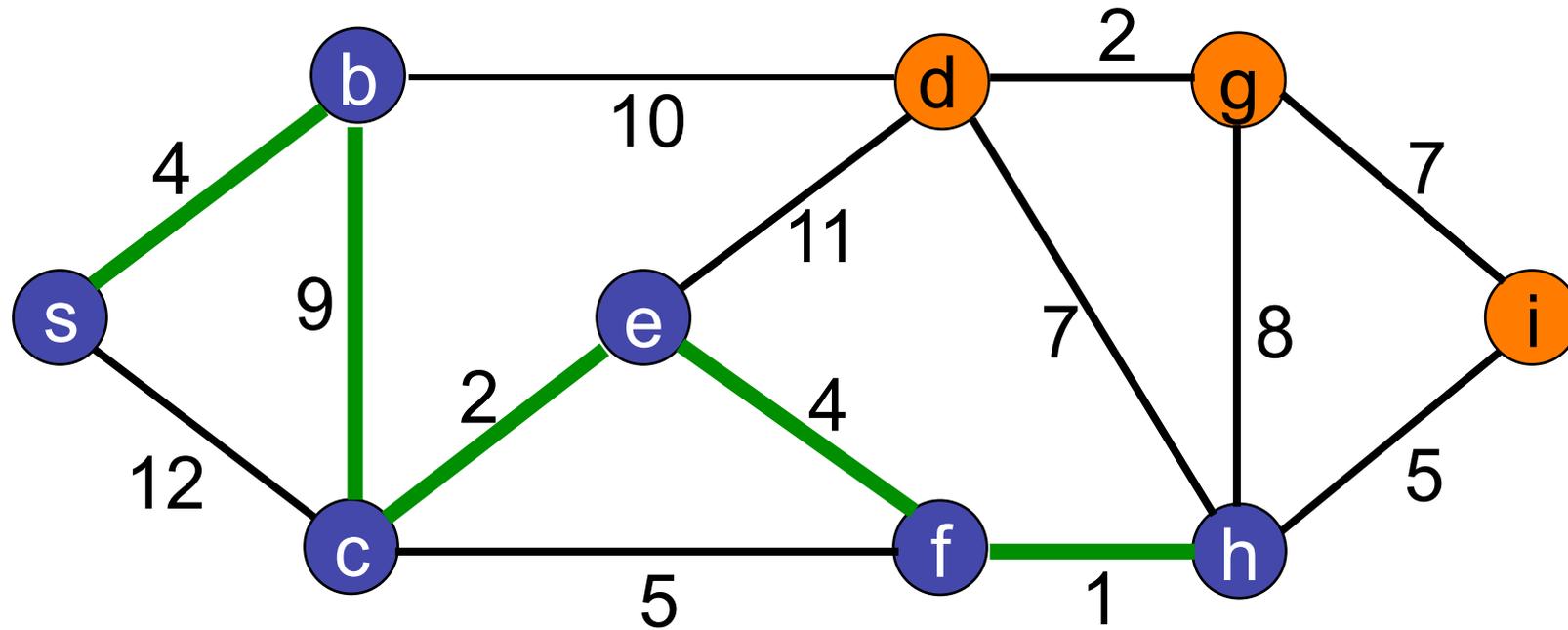
Knotenmenge  $S$ , Kantenmenge  $T$ :  
In Teilbaum  $T_i$

# Algorithmus von Prim



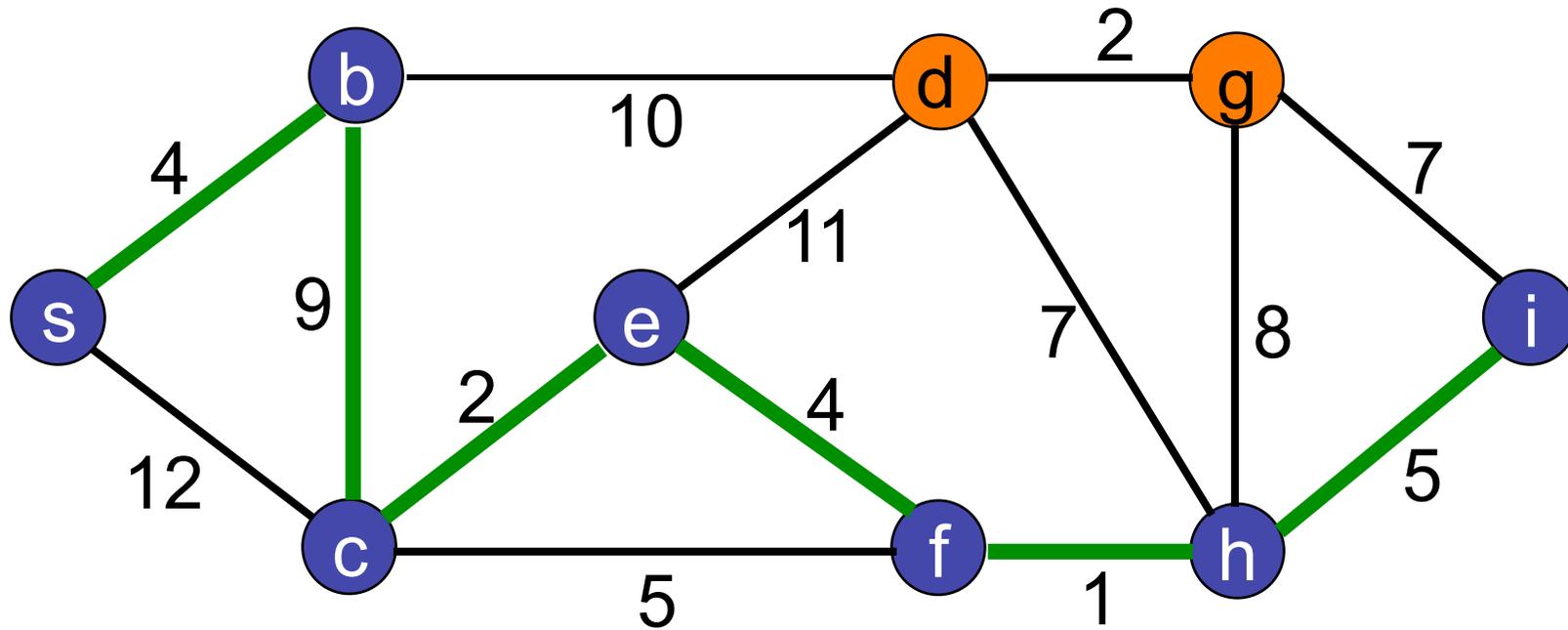
Knotenmenge  $S$ , Kantenmenge  $T$ :  
In Teilbaum  $T_i$

# Algorithmus von Prim



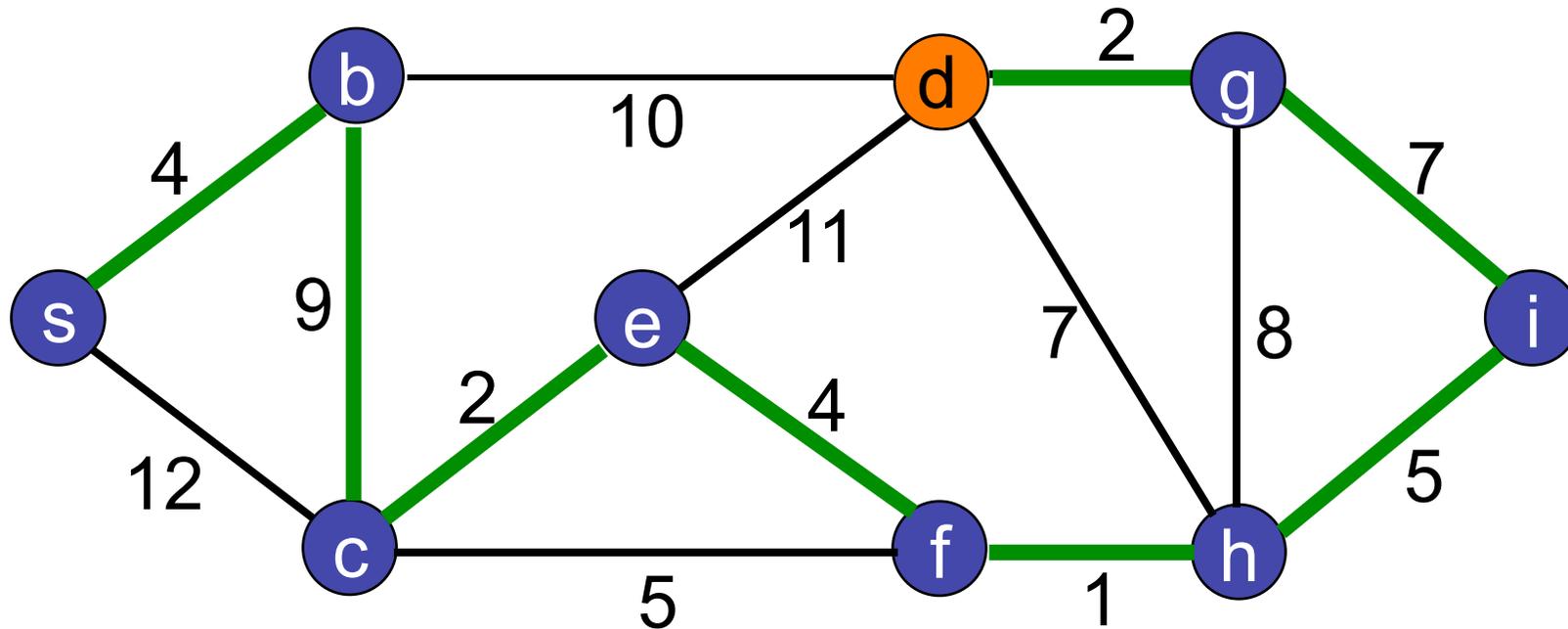
Knotenmenge  $S$ , Kantenmenge  $T$ :  
In Teilbaum  $T_i$

# Algorithmus von Prim



Knotenmenge  $S$ , Kantenmenge  $T$ :  
In Teilbaum  $T_i$

# Algorithmus von Prim



Knotenmenge  $S$ , Kantenmenge  $T$ :  
In Teilbaum  $T_i$

# Schema: Algorithmus von Prim

Wähle Startknoten  $s \in V$

$S := \{s\}; T := \emptyset$  //  $S$  Unterbaumknoten,  $T$  Kanten

**while**  $S \neq V$  **do** {

    Wähle  $e = (u, v)$ ,  $e$  verläßt  $S$  mit *min. Gewicht*

$T := T \cup \{e\}; S := S \cup \{v\}$

}

## Effiziente Realisierung?

# Realisierung von Prim

- Testen auf Kreise (Union-Find Partition) wie bei Kruskal nicht nötig
- Kein Sortieren nötig
- Auswahl leichtester Kante nötig  
⇒ Priority Queue
- Wir speichern nicht die Kanten selbst, sondern die Knoten  $v \in V \setminus S$ . Priorität ist das Gewicht der Kante von  $S$  nach  $v$

# Dazu: ADT Priority Queue

- Dyn. Verwaltung von Elementmenge mit *Prioritäten*
- Operationen:
  - INSERT( $p, v$ ) : Position // Knoten  $v$ , Priorität  $p$
  - DELETE( $pos$ )
  - MINIMUM() : Position
  - EXTRACTMIN() :  $P \times V$  //Rückg: min-Knoten und prio
  - DECREASEPRIORITY( $pos, p$ ) // neue Priorität  $p$
- Bekannt: Binary (Min-)Heap in Array

# Pseudo-Code: Initialisierung

```
G=(V, E), float w[E] // Graph und Gewichte
(1) var  $\pi[V]$ , PriorityQueue Q, pos[V] //  $\pi$ : Vorgänger in MST
// pos: Position in Q
(2) for each  $u \in V \setminus \{s\}$  do {
(3) pos[u] := Q.INSERT( $\infty$ , u)
(4) }
(5) pos[s] := Q.INSERT(0, s)
(6)  $\pi[s] := nil$ 
```

# Pseudo-Code Prim

```
(7) while not Q.ISEMPTY() do // über alle Knoten
(8)   (p, u) := Q.EXTRACTMIN()
(9)   pos[u] := nil // gewählten Knoten entfernen
(10)  for all e = (u,v) ∈ E(u) do { // ausgehende Kanten
(11)    if pos[v] ≠ nil and // e verlässt S?
(12)      w(e) < Q.PRIORITY(pos[v]) then { // günstiger?
(13)        Q.DECREASEPRIORITY(pos[v], w(e))
(14)        π[v] := u
(15)  } } }
```

# Analyse

- Aufbau des Heaps für PQ: in  $\Theta(|V|)$
- $|V|$  Durchläufe der while-Schleife mit EXTRACTMIN  $\Rightarrow O(|V| \log |V|)$
- 2 Durchläufe der forall-Schleife für jede Kante
- **max.**  $|E|$  Aufrufe von DECREASEPRIORITY  $\Rightarrow O(|E| \log |V|)$

Gesamtlaufzeit  $O(|E| \log |V|)$ , da  $|E| \geq |V| - 1$

# Warum kann Greedy-Verfahren funktionieren?

- MST besteht aus Teilbäumen, die ebenfalls MSTs sind
- Lokal beste Entscheidung (leichteste Kante) führt zu MST

*nächste VO: kürzeste Wege Algorithmen*