

# Algorithmen und Datenstrukturen 2 – Übung #4

Approximation: Greedy<sub>k</sub>, Vertex Cover

Ramin Kosfeld und Chek-Manh Loi 12.06.2024



- Greedy<sub>k</sub>
  - Beispiel
  - Worst-Case-Instanz



- Greedy<sub>k</sub>
  - Beispiel
  - Worst-Case-Instanz
- Vertex Cover
  - Definition
  - Approximation



- Greedy<sub>k</sub>
  - Beispiel
  - Worst-Case-Instanz
- Vertex Cover
  - Definition
  - Approximation





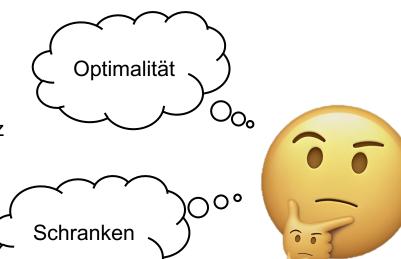
- Greedy<sub>k</sub>
  - Beispiel
  - Worst-Case-Instanz
- Vertex Cover
  - Definition
  - Approximation







- Greedy<sub>k</sub>
  - Beispiel
  - Worst-Case-Instanz
- Vertex Cover
  - Definition
  - Approximation

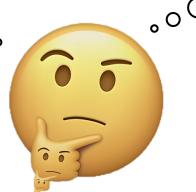




- Greedy<sub>k</sub>
  - Beispiel
  - Worst-Case-Instanz
- Vertex Cover
  - Definition
  - Approximation







Approximation





Wir haben ein Problem, das wir nicht immer effizient optimal lösen können



Wir haben ein Problem, das wir nicht immer effizient optimal lösen können

Idee (Approximationsalgorithmen): Verlange keine Optimalität!



Wir haben ein Problem, das wir nicht immer effizient optimal lösen können

Idee (Approximationsalgorithmen): Verlange keine Optimalität!

• Wir wollen aber nicht 'irgendwas' machen (z.B. irgendeine Greedy-Heuristik)



Wir haben ein Problem, das wir nicht immer effizient optimal lösen können

Idee (Approximationsalgorithmen): Verlange keine Optimalität!

- Wir wollen aber nicht 'irgendwas' machen (z.B. irgendeine Greedy-Heuristik)
- Wir wollen auch im schlimmsten Fall noch 'relativ gut' sein



Wir haben ein Problem, das wir nicht immer effizient optimal lösen können

Idee (Approximationsalgorithmen): Verlange keine Optimalität!

- Wir wollen aber nicht 'irgendwas' machen (z.B. irgendeine Greedy-Heuristik)
- Wir wollen auch im schlimmsten Fall noch 'relativ gut' sein



Wir haben ein Problem, das wir nicht immer effizient optimal lösen können

### Idee (Approximationsalgorithmen): Verlange keine Optimalität!

- Wir wollen aber nicht 'irgendwas' machen (z.B. irgendeine Greedy-Heuristik)
- Wir wollen auch im schlimmsten Fall noch 'relativ gut' sein

### Was heißt 'relativ gut'?

• Konstanter Approximationsfaktor c (nicht von der Eingabe abhängig)



Wir haben ein Problem, das wir nicht immer effizient optimal lösen können

### Idee (Approximationsalgorithmen): Verlange keine Optimalität!

- Wir wollen aber nicht 'irgendwas' machen (z.B. irgendeine Greedy-Heuristik)
- Wir wollen auch im schlimmsten Fall noch 'relativ gut' sein

- Konstanter Approximationsfaktor c (nicht von der Eingabe abhängig)
- Selbst auf der schlimmsten Instanz nicht weiter vom Optimum entfernt als Faktor c



Wir haben ein Problem, das wir nicht immer effizient optimal lösen können

### Idee (Approximationsalgorithmen): Verlange keine Optimalität!

- Wir wollen aber nicht 'irgendwas' machen (z.B. irgendeine Greedy-Heuristik)
- Wir wollen auch im schlimmsten Fall noch 'relativ gut' sein

- Konstanter Approximationsfaktor c (nicht von der Eingabe abhängig)
- Selbst auf der schlimmsten Instanz nicht weiter vom Optimum entfernt als Faktor c
- D.h. für Maximierungsprobleme  $ALG(I) \ge c \cdot OPT(I)$  für alle Instanzen I



Wir haben ein Problem, das wir nicht immer effizient optimal lösen können

### Idee (Approximationsalgorithmen): Verlange keine Optimalität!

- Wir wollen aber nicht 'irgendwas' machen (z.B. irgendeine Greedy-Heuristik)
- Wir wollen auch im schlimmsten Fall noch 'relativ gut' sein

- Konstanter Approximationsfaktor c (nicht von der Eingabe abhängig)
- Selbst auf der schlimmsten Instanz nicht weiter vom Optimum entfernt als Faktor c
- D.h. für Maximierungsprobleme  $ALG(I) \ge c \cdot OPT(I)$  für alle Instanzen I
- Polynomielle Laufzeit  $(O(n^k)$  für ein nicht von der Eingabe abhängiges k)





Was müssen wir bei Entwurf/Beweis eines Approximationsalgorithmus bedenken?



Was müssen wir bei Entwurf/Beweis eines Approximationsalgorithmus bedenken?

#### Korrektheit

- Wie sonst auch beim Algorithmenentwurf
- Grob gesagt: Wir finden immer korrekte Lösungen
- Ist oft relativ einfach zu argumentieren



Was müssen wir bei Entwurf/Beweis eines Approximationsalgorithmus bedenken?

- Korrektheit
  - Wie sonst auch beim Algorithmenentwurf
  - Grob gesagt: Wir finden immer korrekte Lösungen
  - Ist oft relativ einfach zu argumentieren
- Polynomielle Laufzeit  $(O(n^k))$ 
  - Ist oft auch nicht zu schwer



Was müssen wir bei Entwurf/Beweis eines Approximationsalgorithmus bedenken?

- Korrektheit
  - Wie sonst auch beim Algorithmenentwurf
  - Grob gesagt: Wir finden immer korrekte Lösungen
  - Ist oft relativ einfach zu argumentieren
- Polynomielle Laufzeit  $(O(n^k))$ 
  - Ist oft auch nicht zu schwer
- Approximationsfaktor
  - Das ist in der Regel der schwierige Teil



Was müssen wir bei Entwurf/Beweis eines Approximationsalgorithmus bedenken?

#### Korrektheit

- Wie sonst auch beim Algorithmenentwurf
- Grob gesagt: Wir finden immer korrekte Lösungen
- Ist oft relativ einfach zu argumentieren
- Polynomielle Laufzeit  $(O(n^k))$ 
  - Ist oft auch nicht zu schwer
- Approximationsfaktor
  - Das ist in der Regel der schwierige Teil
  - Braucht Beweis, dass der Algorithmus auf jeder Instanz den Faktor einhält
  - Dabei benutzt man oft Abschätzungen und arbeitet mit Ungleichungen



Was müssen wir bei Entwurf/Beweis eines Approximationsalgorithmus bedenken?

#### Korrektheit

- Wie sonst auch beim Algorithmenentwurf
- Grob gesagt: Wir finden immer korrekte Lösungen
- Ist oft relativ einfach zu argumentieren
- Polynomielle Laufzeit  $(O(n^k))$ 
  - Ist oft auch nicht zu schwer

### Approximationsfaktor

- Das ist in der Regel der schwierige Teil
- Braucht Beweis, dass der Algorithmus auf jeder Instanz den Faktor einhält
- Dabei benutzt man oft Abschätzungen und arbeitet mit Ungleichungen
- Oft noch schwieriger, den exakten Faktor eines Algorithmus zu bestimmen





## Algorithmus GREEDYK



### Algorithmus GREEDYK

1. Teste jede Teilmenge  $\bar{S}$  mit  $|\bar{S}| \leq k$ 



### Algorithmus GREEDYK

- 1. Teste jede Teilmenge  $\bar{S}$  mit  $|\bar{S}| \leq k$
- 2. Fülle  $\bar{S}$  mit Greedy<sub>0</sub> auf



### Algorithmus GREEDYK

- 1. Teste jede Teilmenge  $\bar{S}$  mit  $|\bar{S}| \leq k$
- 2. Fülle  $\bar{S}$  mit Greedy<sub>0</sub> auf
- 3. Aktualisiere Lösung bei Bedarf



### Algorithmus GREEDYK

- 1. Teste jede Teilmenge  $\bar{S}$  mit  $|\bar{S}| \leq k$
- 2. Fülle  $\bar{S}$  mit Greedy<sub>0</sub> auf
- 3. Aktualisiere Lösung bei Bedarf

### Algorithmus GREEDYK

- 1. Teste jede Teilmenge  $\bar{S}$  mit  $|\bar{S}| \leq k$
- 2. Fülle  $\bar{S}$  mit Greedy<sub>0</sub> auf
- 3. Aktualisiere Lösung bei Bedarf

### Laufzeit

 $\rightarrow O(n^k)$  zu testende Teilmengen

### Algorithmus GREEDYK

- 1. Teste jede Teilmenge  $\bar{S}$  mit  $|\bar{S}| \leq k$
- 2. Fülle  $\bar{S}$  mit Greedy<sub>0</sub> auf
- 3. Aktualisiere Lösung bei Bedarf

- $\rightarrow O(n^k)$  zu testende Teilmengen
- $\rightarrow O(n \log n)$  Zeit pro Teilmenge

### Algorithmus GREEDYK

- 1. Teste jede Teilmenge  $\bar{S}$  mit  $|\bar{S}| \leq k$
- 2. Fülle  $\bar{S}$  mit Greedy<sub>0</sub> auf
- 3. Aktualisiere Lösung bei Bedarf

- $\rightarrow O(n^k)$  zu testende Teilmengen
- $\rightarrow O(n)$  Zeit pro Teilmenge

### Algorithmus GREEDYK

- 1. Teste jede Teilmenge  $\bar{S}$  mit  $|\bar{S}| \leq k$
- 2. Fülle  $\bar{S}$  mit Greedy<sub>0</sub> auf
- 3. Aktualisiere Lösung bei Bedarf

- $\rightarrow O(n^k)$  zu testende Teilmengen
- $\rightarrow O(n)$  Zeit pro Teilmenge
- $\rightarrow 0(1)$



### Algorithmus GREEDYK

- 1. Teste jede Teilmenge  $\bar{S}$  mit  $|\bar{S}| \leq k$
- 2. Fülle  $\bar{S}$  mit Greedy<sub>0</sub> auf
- 3. Aktualisiere Lösung bei Bedarf

- $\rightarrow O(n^k)$  zu testende Teilmengen
- $\rightarrow O(n)$  Zeit pro Teilmenge
- $\rightarrow 0(1)$
- $\rightarrow$  Insgesamt  $O(n^{k+1})$



i	1	2	3	4	Z = 30, k = 2
$z_i = p_i$	13	11	10	8	

i	1	2	3	4	Z = 30, k = 2
$z_i = p_i$	13	11	10	8	

 $\bar{S}$ : Fixierte Menge

i	1	2	3	4	Z = 30, k = 2
$z_i = p_i$	13	11	10	8	

 $\bar{S}$ : Fixierte Menge

 $\sum_{i \in \overline{S}} z_i : \text{Gewicht der fixierten Menge}$ 

 $\bar{S}$ : Fixierte Menge

 $\sum_{i \in \bar{S}} z_i$ : Gewicht der fixierten Menge

 $Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$  : Restkapazität

 $\bar{S}$ : Fixierte Menge

 $\sum_{i \in \bar{c}} z_i$ : Gewicht der fixierten Menge

 $Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Restkapazität

 $G + \sum_{i \in S} p_i$ : Wert der fixierten Menge + auffüllen

 $\bar{S}$ : Fixierte Menge

 $\sum_{i \in \bar{c}} z_i$ : Gewicht der fixierten Menge

 $Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Restkapazität

 $G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$ : Wert der fixierten Menge + auffüllen



*i* 1 2 3 4 
$$Z = 30, k = 2$$

$$z_i = p_i$$
 13 11 10 8

 $\bar{S}$ : Fixierte Menge

 $\sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Gewicht der fixierten Menge

$$Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$$
: Restkapazität

$$G + \sum_{i \in S} p_i$$
: Wert der fixierten Menge + auffüllen

$\overline{S}$	$\sum_{i\in \overline{S}}z_i$	$Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$	$G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$	$G_k$	S

*i* 1 2 3 4 
$$Z = 30, k = 2$$

$$z_i = p_i \quad 13 \quad 11 \quad 10$$

 $\bar{S}$ : Fixierte Menge

 $\sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Gewicht der fixierten Menge

 $Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Restkapazität

 $G + \sum_{i=\bar{s}} p_i$ : Wert der fixierten Menge + auffüllen

$\overline{S}$	$\sum_{i\in \overline{S}}z_i$	$Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$	$G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$	$G_k$	S
Ø	0	30	24	24	{1,2}

 $\bar{S}$ : Fixierte Menge

 $\sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Gewicht der fixierten Menge

 $Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Restkapazität

 $G + \sum_{i \in S} p_i$ : Wert der fixierten Menge + auffüllen

$\overline{S}$	$\sum_{i\in \overline{S}}z_i$	$Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$	$G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$	$G_k$	S
Ø	0	30	24	24	{1,2}
{1}	13	17	24	24	{1,2}

 $\bar{S}$ : Fixierte Menge

 $\sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Gewicht der fixierten Menge

 $Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Restkapazität

 $G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$ : Wert der fixierten Menge + auffüllen

_					
<u>s</u>	$\sum_{i\in \overline{S}}z_i$	$Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$	$G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$	$G_k$	S
Ø	0	30	24	24	{1,2}
{1}	13	17	24	24	{1,2}
{2}	11	19	24	24	{1,2}

 $\bar{S}$ : Fixierte Menge

 $\sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Gewicht der fixierten Menge

 $Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Restkapazität

 $G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$ : Wert der fixierten Menge + auffüllen

$\overline{S}$	$\sum_{i\in \overline{S}}z_i$	$Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$	$G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$	$G_k$	S
Ø	0	30	24	24	{1,2}
{1}	13	17	24	24	{1,2}
{2}	11	19	24	24	{1,2}
{3}	10	20	23	24	{1,2}



 $\bar{S}$ : Fixierte Menge

 $\sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Gewicht der fixierten Menge

 $Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Restkapazität

 $G + \sum_{i \in S} p_i$ : Wert der fixierten Menge + auffüllen

$\sum_{i\in \overline{S}}z_i$	$Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$	$G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$	$G_k$	S
0	30	24	24	{1,2}
13	17	24	24	{1,2}
11	19	24	24	{1,2}
10	20	23	24	{1,2}
8	22	21	24	{1,2}
	0 13 11 10	$i \in S$ $i \in S$ $0$ $30$ $13$ $17$ $11$ $19$ $10$ $20$	$ \begin{array}{c ccccccccccccccccccccccccccccccccccc$	$ \begin{array}{c ccccccccccccccccccccccccccccccccccc$



 $\bar{S}$ : Fixierte Menge

 $\sum_{i \in \bar{S}} z_i$ : Gewicht der fixierten Menge

 $Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Restkapazität

 $G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$ : Wert der fixierten Menge + auffüllen

$\overline{s}$	$\sum_{i\in \overline{S}}z_i$	$Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$	$G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$	$G_k$	S
Ø	0	30	24	24	{1,2}
{1}	13	17	24	24	{1,2}
{2}	11	19	24	24	{1,2}
{3}	10	20	23	24	{1,2}
{4}	8	22	21	24	{1,2}
{1,2}	24	6	24	24	{1,2}

 $\bar{S}$ : Fixierte Menge

 $\sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Gewicht der fixierten Menge

 $Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Restkapazität

 $G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$ : Wert der fixierten Menge + auffüllen

- 4					
<u>s</u>	$\sum_{i\in \overline{S}}z_i$	$Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$	$G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$	$G_k$	S
Ø	0	30	24	24	{1,2}
{1}	13	17	24	24	{1,2}
{2}	11	19	24	24	{1,2}
{3}	10	20	23	24	{1,2}
{4}	8	22	21	24	{1,2}
{1,2}	24	6	24	24	{1,2}
{1,3}	23	7	23	24	{1,2}



 $\bar{S}$ : Fixierte Menge

 $\sum_{i \in \bar{S}} z_i$ : Gewicht der fixierten Menge

 $Z - \sum_{i \in \bar{S}} z_i$ : Restkapazität

 $G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$ : Wert der fixierten Menge + auffüllen

<u>s</u>	$\sum_{i\in \overline{S}}z_i$	$Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$	$G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$	$G_k$	S
Ø	0	30	24	24	{1,2}
{1}	13	17	24	24	{1,2}
{2}	11	19	24	24	{1,2}
{3}	10	20	23	24	{1,2}
{4}	8	22	21	24	{1,2}
{1,2}	24	6	24	24	{1,2}
{1,3}	23	7	23	24	{1,2}
{1,4}	21	9	21	24	{1,2}



 $\bar{S}$ : Fixierte Menge

 $\sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Gewicht der fixierten Menge

 $Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$ : Restkapazität

 $G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$ : Wert der fixierten Menge + auffüllen

$\overline{S}$	$\sum_{i\in \overline{S}}z_i$	$Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$	$G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$	$G_k$	S
Ø	0	30	24	24	{1,2}
{1}	13	17	24	24	{1,2}
{2}	11	19	24	24	{1,2}
{3}	10	20	23	24	{1,2}
{4}	8	22	21	24	{1,2}
{1,2}	24	6	24	24	{1,2}
{1,3}	23	7	23	24	{1,2}
{1,4}	21	9	21	24	{1,2}
{2,3}	21	9	29	29	{2,3,4}



*i* 1 2 3 4 
$$Z = 30, k = 2$$

$$z_i = p_i$$
 13 11 10 8

 $\bar{S}$ : Fixierte Menge

$$\sum_{i \in \bar{S}} z_i$$
: Gewicht der fixierten Menge

$$Z - \sum_{i \in \bar{S}} z_i$$
: Restkapazität

$$G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$$
: Wert der fixierten Menge + auffüllen

$\overline{S}$	$\sum_{i\in \overline{S}}z_i$	$Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$	$G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$	$G_k$	S
Ø	0	30	24	24	{1,2}
{1}	13	17	24	24	{1,2}
{2}	11	19	24	24	{1,2}
{3}	10	20	23	24	{1,2}
{4}	8	22	21	24	{1,2}
{1,2}	24	6	24	24	{1,2}
{1,3}	23	7	23	24	{1,2}
{1,4}	21	9	21	24	{1,2}
{2,3}	21	9	29	29	{2,3,4}
{2,4}	19	11	29	29	{2,3,4}



*i* 1 2 3 4 
$$Z = 30, k = 2$$

$$z_i = p_i$$
 13 11 10 8

 $\bar{S}$ : Fixierte Menge

$$\sum_{i \in \bar{S}} z_i$$
: Gewicht der fixierten Menge

$$Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$$
: Restkapazität

$$G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$$
: Wert der fixierten Menge + auffüllen

$\overline{S}$	$\sum_{i\in \overline{S}}z_i$	$Z - \sum_{i \in \overline{S}} z_i$	$G + \sum_{i \in \overline{S}} p_i$	$G_k$	S
Ø	0	30	24	24	{1,2}
{1}	13	17	24	24	{1,2}
{2}	11	19	24	24	{1,2}
{3}	10	20	23	24	{1,2}
{4}	8	22	21	24	{1,2}
{1,2}	24	6	24	24	{1,2}
{1,3}	23	7	23	24	{1,2}
{1,4}	21	9	21	24	{1,2}
{2,3}	21	9	29	29	{2,3,4}
{2,4}	19	11	29	29	{2,3,4}
{3,4}	18	12	29	29	{2,3,4}

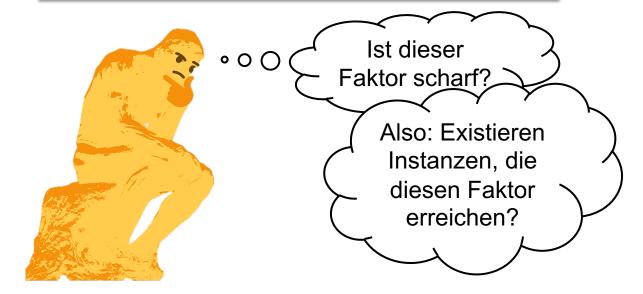


**Satz:** Greedy<sub>k</sub> ist eine  $\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$ -Approximation

**Satz:** Greedy<sub>k</sub> ist eine  $\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$ -Approximation



**Satz:** Greedy<sub>k</sub> ist eine  $\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$ -Approximation





**Satz:** Der Approximationsfaktor  $\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$  für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

**Satz:** Der Approximationsfaktor  $\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$  für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

$$\frac{k+1-1}{k+1} = \frac{k}{k+1}$$

**Satz:** Der Approximationsfaktor  $\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$  für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein  $N\in\mathbb{N}$  wählen wir  $p_1=\cdots=p_{k+1}=z_1=\cdots=z_{k+1}=N$  , sowie  $Z=N\cdot(k+1)$  und  $p_{k+2}=2$ ,  $z_{k+2}=1$ .

**Satz:** Der Approximationsfaktor  $\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$  für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein  $N\in\mathbb{N}$  wählen wir  $p_1=\cdots=p_{k+1}=z_1=\cdots=z_{k+1}=N$  , sowie  $Z=N\cdot(k+1)$  und  $p_{k+2}=2$ ,  $z_{k+2}=1$ .

**Satz:** Der Approximationsfaktor 
$$\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$$
 für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein 
$$N\in\mathbb{N}$$
 wählen wir  $p_1=\cdots=p_{k+1}=z_1=\cdots=z_{k+1}=N$  , sowie  $Z=N\cdot(k+1)$  und  $p_{k+2}=2$ ,  $z_{k+2}=1$ .

### Lösung von Greedy<sub>k</sub>

1. Falls  $k + 2 \in \bar{S}$ : Es kommen k Objekte mit  $p_i = z_i = N$  hinzu.  $\Rightarrow$  Wert kN + 2

**Satz:** Der Approximationsfaktor 
$$\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$$
 für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein 
$$N\in\mathbb{N}$$
 wählen wir  $p_1=\cdots=p_{k+1}=z_1=\cdots=z_{k+1}=N$  , sowie  $Z=N\cdot(k+1)$  und  $p_{k+2}=2$ ,  $z_{k+2}=1$ .

- 1. Falls  $k + 2 \in \bar{S}$ : Es kommen k Objekte mit  $p_i = z_i = N$  hinzu.  $\Rightarrow$  Wert kN + 2
- 2. Falls  $k + 2 \notin \bar{S}$ :

**Satz:** Der Approximationsfaktor 
$$\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$$
 für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein 
$$N\in\mathbb{N}$$
 wählen wir  $p_1=\cdots=p_{k+1}=z_1=\cdots=z_{k+1}=N$  , sowie  $Z=N\cdot(k+1)$  und  $p_{k+2}=2$ ,  $z_{k+2}=1$ .

- 1. Falls  $k + 2 \in \bar{S}$ : Es kommen k Objekte mit  $p_i = z_i = N$  hinzu.  $\Rightarrow$  Wert kN + 2
- 2. Falls  $k + 2 \notin \bar{S}$ :
  - 1. Es sind  $\leq k$  Objekte mit  $p_i = z_i = N$  fixiert.



**Satz:** Der Approximationsfaktor 
$$\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$$
 für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein 
$$N\in\mathbb{N}$$
 wählen wir  $p_1=\cdots=p_{k+1}=z_1=\cdots=z_{k+1}=N$  , sowie  $Z=N\cdot(k+1)$  und  $p_{k+2}=2$ ,  $z_{k+2}=1$ .

- 1. Falls  $k + 2 \in \bar{S}$ : Es kommen k Objekte mit  $p_i = z_i = N$  hinzu.  $\Rightarrow$  Wert kN + 2
- 2. Falls  $k + 2 \notin \overline{S}$ :
  - 1. Es sind  $\leq k$  Objekte mit  $p_i = z_i = N$  fixiert.
  - 2. Greedy<sub>0</sub> packt Objekt k + 2 hinzu und füllt mit anderen auf.  $\Rightarrow$  Wert kN + 2



**Satz:** Der Approximationsfaktor  $\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$  für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein 
$$N\in\mathbb{N}$$
 wählen wir  $p_1=\cdots=p_{k+1}=z_1=\cdots=z_{k+1}=N$  , sowie  $Z=N\cdot(k+1)$  und  $p_{k+2}=2$ ,  $z_{k+2}=1$ .

### Lösung von Greedy<sub>k</sub>

- 1. Falls  $k + 2 \in \bar{S}$ : Es kommen k Objekte mit  $p_i = z_i = N$  hinzu.  $\Rightarrow$  Wert kN + 2
- 2. Falls  $k + 2 \notin \overline{S}$ :
  - 1. Es sind  $\leq k$  Objekte mit  $p_i = z_i = N$  fixiert.
  - 2. Greedy<sub>0</sub> packt Objekt k + 2 hinzu und füllt mit anderen auf.  $\Rightarrow$  Wert kN + 2

Greedy<sub>k</sub> liefert Wert kN + 2



**Satz:** Der Approximationsfaktor  $\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$  für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein 
$$N \in \mathbb{N}$$
 wählen wir  $Z = N \cdot (k+1)$ , sowie  $p_1 = \cdots = p_{k+1} = z_1 = \cdots = z_{k+1} = N$  und  $p_{k+2} = 2$ ,  $z_{k+2} = 1$ .

Greedy<sub>k</sub> liefert Wert kN + 2

**Satz:** Der Approximationsfaktor  $\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$  für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein 
$$N \in \mathbb{N}$$
 wählen wir  $Z=N\cdot(k+1)$ , sowie  $p_1=\cdots=p_{k+1}=z_1=\cdots=z_{k+1}=N$  und  $p_{k+2}=2$ ,  $z_{k+2}=1$ .

Greedy<sub>k</sub> liefert Wert kN + 2

### **Optimale Lösung**

Nimm Objekte 1 bis k + 1 auf.  $\Rightarrow$  Wert  $N \cdot (k + 1)$ 



**Satz:** Der Approximationsfaktor  $\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$  für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein 
$$N \in \mathbb{N}$$
 wählen wir  $Z = N \cdot (k+1)$ , sowie  $p_1 = \cdots = p_{k+1} = z_1 = \cdots = z_{k+1} = N$  und  $p_{k+2} = 2$ ,  $z_{k+2} = 1$ .

Greedy<sub>k</sub> liefert Wert kN + 2

### **Optimale Lösung**

Nimm Objekte 1 bis k + 1 auf.  $\Rightarrow$  Wert  $N \cdot (k + 1)$ 

Optimum hat Wert  $N \cdot (k+1)$ 



**Satz:** Der Approximationsfaktor  $\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$  für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein 
$$N \in \mathbb{N}$$
 wählen wir  $Z = N \cdot (k+1)$ , sowie  $p_1 = \cdots = p_{k+1} = z_1 = \cdots = z_{k+1} = N$  und  $p_{k+2} = 2$ ,  $z_{k+2} = 1$ .

Greedy<sub>k</sub> liefert Wert kN + 2

Optimum hat Wert  $N \cdot (k+1)$ 

**Satz:** Der Approximationsfaktor  $\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$  für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein 
$$N \in \mathbb{N}$$
 wählen wir  $Z = N \cdot (k+1)$ , sowie  $p_1 = \cdots = p_{k+1} = z_1 = \cdots = z_{k+1} = N$  und  $p_{k+2} = 2$ ,  $z_{k+2} = 1$ .

Greedy<sub>k</sub> liefert Wert kN + 2

Optimum hat Wert  $N \cdot (k+1)$ 

Damit ist:



**Satz:** Der Approximationsfaktor 
$$\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$$
 für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein 
$$N \in \mathbb{N}$$
 wählen wir  $Z = N \cdot (k+1)$ , sowie  $p_1 = \cdots = p_{k+1} = z_1 = \cdots = z_{k+1} = N$  und  $p_{k+2} = 2$ ,  $z_{k+2} = 1$ .

Greedy<sub>k</sub> liefert Wert kN + 2

Optimum hat Wert  $N \cdot (k+1)$ 

$$\frac{ALG}{OPT} =$$



**Satz:** Der Approximationsfaktor 
$$\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$$
 für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein 
$$N \in \mathbb{N}$$
 wählen wir  $Z = N \cdot (k+1)$ , sowie  $p_1 = \cdots = p_{k+1} = z_1 = \cdots = z_{k+1} = N$  und  $p_{k+2} = 2$ ,  $z_{k+2} = 1$ .

Greedy<sub>k</sub> liefert Wert kN + 2

Optimum hat Wert  $N \cdot (k+1)$ 

$$\frac{ALG}{OPT} = \frac{kN+2}{N \cdot (k+1)} =$$



**Satz:** Der Approximationsfaktor 
$$\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$$
 für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein 
$$N \in \mathbb{N}$$
 wählen wir  $Z = N \cdot (k+1)$ , sowie  $p_1 = \cdots = p_{k+1} = z_1 = \cdots = z_{k+1} = N$  und  $p_{k+2} = 2$ ,  $z_{k+2} = 1$ .

Greedy<sub>k</sub> liefert Wert kN + 2

Optimum hat Wert  $N \cdot (k+1)$ 

$$\frac{ALG}{OPT} = \frac{kN+2}{N \cdot (k+1)} = \frac{kN}{N \cdot (k+1)} + \frac{2}{N \cdot (k+1)} =$$



**Satz:** Der Approximationsfaktor 
$$\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$$
 für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein 
$$N \in \mathbb{N}$$
 wählen wir  $Z = N \cdot (k+1)$ , sowie  $p_1 = \cdots = p_{k+1} = z_1 = \cdots = z_{k+1} = N$  und  $p_{k+2} = 2$ ,  $z_{k+2} = 1$ . Greedy<sub>k</sub> liefert Wert  $kN + 2$ 

Optimum hat Wert  $N \cdot (k+1)$ 

$$\frac{ALG}{OPT} = \frac{kN+2}{N \cdot (k+1)} = \frac{kN}{N \cdot (k+1)} + \frac{2}{N \cdot (k+1)} = 1 - \frac{1}{k+1} + \frac{2}{N \cdot (k+1)}$$



**Satz:** Der Approximationsfaktor  $\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$  für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein 
$$N \in \mathbb{N}$$
 wählen wir  $Z = N \cdot (k+1)$ , sowie  $p_1 = \cdots = p_{k+1} = z_1 = \cdots = z_{k+1} = N$  und  $p_{k+2} = 2$ ,  $z_{k+2} = 1$ .

Greedy<sub>k</sub> liefert Wert kN + 2

Optimum hat Wert  $N \cdot (k+1)$ 

$$\frac{ALG}{OPT} = \frac{kN+2}{N\cdot(k+1)} = \frac{kN}{N\cdot(k+1)} + \frac{2}{N\cdot(k+1)} = 1 - \frac{1}{k+1} + \frac{2}{N\cdot(k+1)}$$



**Satz:** Der Approximationsfaktor  $\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$  für Greedy<sub>k</sub> ist scharf.

#### **Beweis**

Für ein 
$$N \in \mathbb{N}$$
 wählen wir  $Z = N \cdot (k+1)$ , sowie  $p_1 = \cdots = p_{k+1} = z_1 = \cdots = z_{k+1} = N$  und  $p_{k+2} = 2$ ,  $z_{k+2} = 1$ .

Greedy<sub>k</sub> liefert Wert kN + 2

Optimum hat Wert  $N \cdot (k+1)$ 

$$\frac{ALG}{OPT} = \frac{kN+2}{N \cdot (k+1)} = \frac{kN}{N \cdot (k+1)} + \frac{2}{N \cdot (k+1)} = 1 - \frac{1}{k+1} + \frac{2}{N \cdot (k+1)}$$

$$\to 0 \text{ für } N \to \infty$$



# Fragen?





& Matchings •





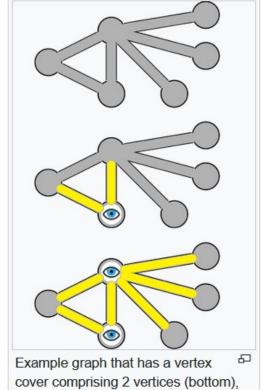
set of vertices that includes at least one

a classical optimization problem. It is Moreover, it is hard to approximate – it conjecture is true. On the other hand, it VP-hard optimization problem that has **≥m**, was one of Karp's 21 NP-complete nal complexity theory. Furthermore, the n parameterized complexity theory.

linear program whose dual linear

x cover in hypergraphs.

set of V such that are every adap has at least



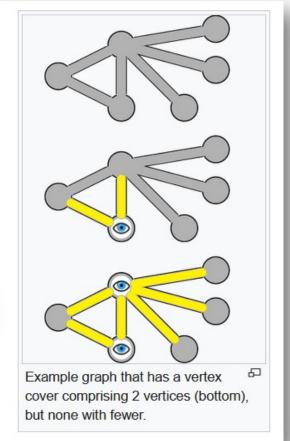
but none with fewer.



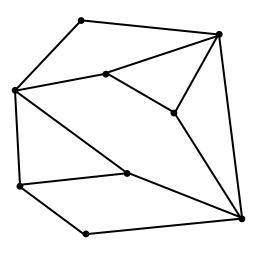
set of vertices that includes at least one

a classical optimization problem. It is Moreover, it is har approximate – it conjecture is true the other hand, it VP-hard optimiz lem that has **IP-complete** em, was one o ermore, the nal complex n paramete linear pr x cover in hypergraphs.

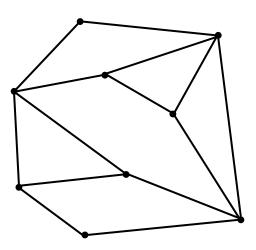
set of V such that





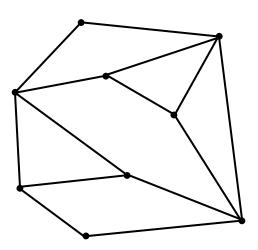


## Gegeben



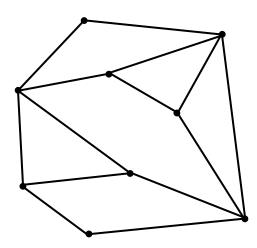
## Gegeben

• Graph G = (V, E)



## Gegeben

- Graph G = (V, E)
- Zahl  $k \in \mathbb{N}$

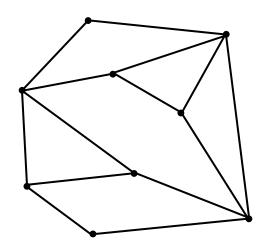


#### Gegeben

- Graph G = (V, E)
- Zahl  $k \in \mathbb{N}$

#### **Frage**

• Existiert eine Menge  $VC \subseteq V$  mit  $|VC| \le k$ , sodass für jede Kante  $\{u, v\} \in E$  gilt:  $u \in VC$  oder  $v \in VC$ ?



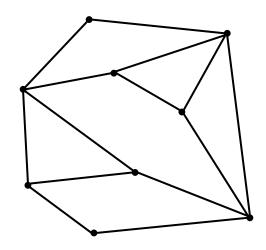
#### Gegeben

- Graph G = (V, E)
- Zahl  $k \in \mathbb{N}$

#### **Frage**

 Existiert eine Menge VC ⊆ V mit |VC| ≤ k, sodass für jede Kante {u, v} ∈ E gilt: u ∈ VC oder v ∈ VC?

Als Optimierungsproblem: Suche die kleinste Zahl k.





#### Gegeben

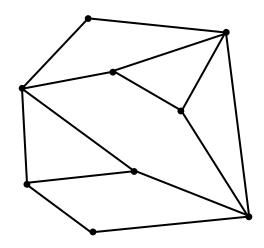
- Graph G = (V, E)
- Zahl  $k \in \mathbb{N}$

### **Frage**

Das ist unser Vertex-Cover

• Existiert eine Menge  $VC \subseteq V$  mit  $|VC| \le k$ , sodass für jede Kante  $\{u, v\} \in E$  gilt:  $u \in VC$  oder  $v \in VC$ ?

Als Optimierungsproblem: Suche die kleinste Zahl k.



#### Gegeben

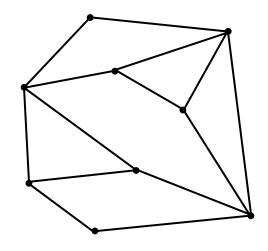
- Graph G = (V, E)
- Zahl  $k \in \mathbb{N}$

### **Frage**

Das ist unser Vertex-Cover

• Existiert eine Menge  $VC \subseteq V$  mit  $|VC| \le k$ , sodass für jede Kante  $\{u, v\} \in E$  gilt:  $u \in VC$  oder  $v \in VC$ ?

Als Optimierungsproblem: Suche die kleinste Zahl k.



(Kleinste) Menge an Knoten, die jede Kante abdeckt!



#### Gegeben

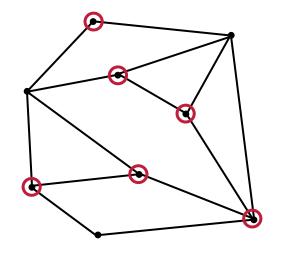
- Graph G = (V, E)
- Zahl  $k \in \mathbb{N}$

### **Frage**

Das ist unser Vertex-Cover

• Existiert eine Menge  $VC \subseteq V$  mit  $|VC| \le k$ , sodass für jede Kante  $\{u, v\} \in E$  gilt:  $u \in VC$  oder  $v \in VC$ ?

Als Optimierungsproblem: Suche die kleinste Zahl k.



. (Kleinste) Menge an Knoten, die jede Kante abdeckt!



#### Gegeben

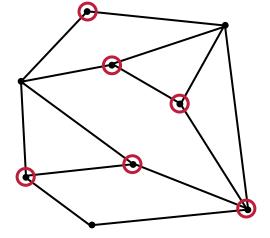
- Graph G = (V, E)
- Zahl  $k \in \mathbb{N}$

### **Frage**

Das ist unser Vertex-Cover

• Existiert eine Menge  $VC \subseteq V$  mit  $|VC| \le k$ , sodass für jede Kante  $\{u, v\} \in E$  gilt:  $u \in VC$  oder  $v \in VC$ ?

Als Optimierungsproblem: Suche die kleinste Zahl k.



|VC| = 6

(Kleinste) Menge an Knoten, die jede Kante abdeckt!



#### Gegeben

- Graph G = (V, E)
- Zahl  $k \in \mathbb{N}$



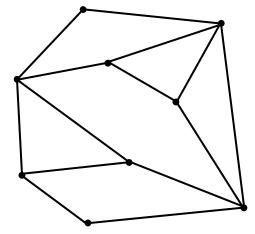
Geht das noch besser?

**Frage** 

• Existiert eine Menge  $VC \subseteq V$  mit  $|VC| \le k$ , sodass für jede Kante  $\{u, v\} \in E$  gilt:  $u \in VC$  oder  $v \in VC$ ?

Das ist unser Vertex-Cover

Als Optimierungsproblem: Suche die kleinste Zahl k.



|VC| = 6

(Kleinste) Menge an Knoten, die jede Kante abdeckt!



#### Gegeben

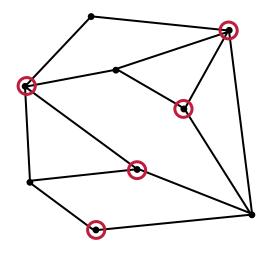
- Graph G = (V, E)
- Zahl  $k \in \mathbb{N}$

### **Frage**

Das ist unser Vertex-Cover

• Existiert eine Menge  $VC \subseteq V$  mit  $|VC| \le k$ , sodass für jede Kante  $\{u, v\} \in E$  gilt:  $u \in VC$  oder  $v \in VC$ ?

Als Optimierungsproblem: Suche die kleinste Zahl k.



. (Kleinste) Menge an Knoten, die jede Kante abdeckt!



#### Gegeben

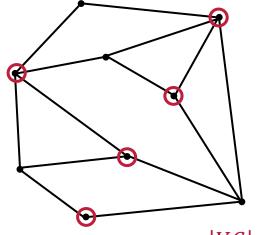
- Graph G = (V, E)
- Zahl  $k \in \mathbb{N}$

### **Frage**

Das ist unser Vertex-Cover

• Existiert eine Menge  $VC \subseteq V$  mit  $|VC| \le k$ , sodass für jede Kante  $\{u, v\} \in E$  gilt:  $u \in VC$  oder  $v \in VC$ ?

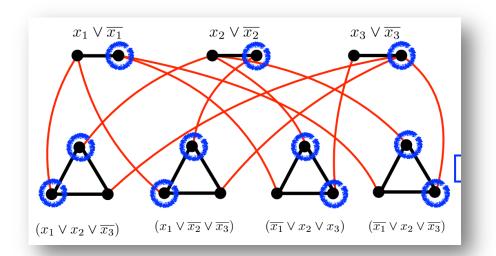
Als Optimierungsproblem: Suche die kleinste Zahl k.

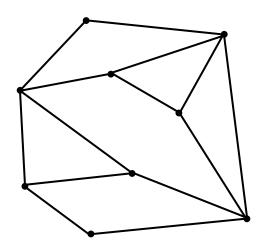


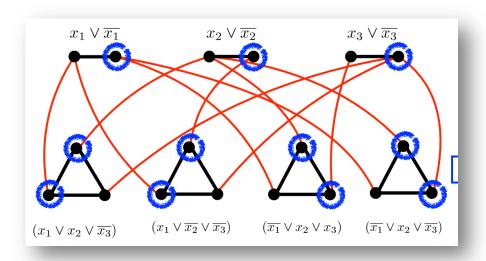
(Kleinste) Menge an Knoten, die jede Kante abdeckt!



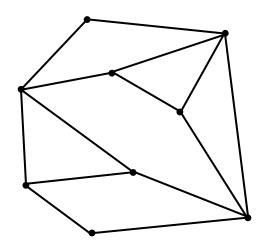


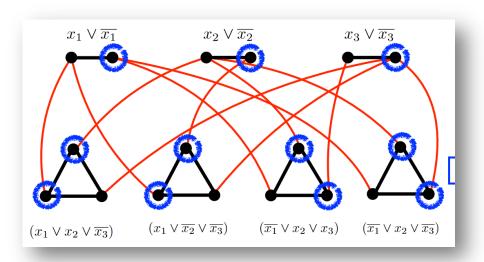






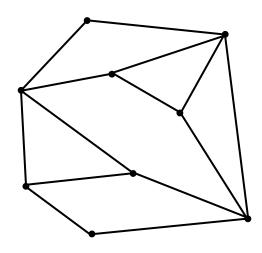
Vorlesung: Ein minimales Vertex-Cover zu finden ist NP-schwer!





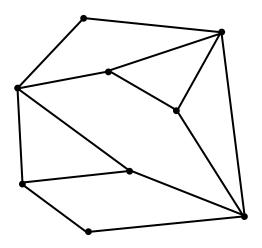
Vorlesung: Ein minimales Vertex-Cover zu finden ist NP-schwer!

→ Schranken? (Und damit dann Approximationen?)



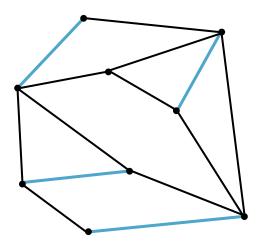


## Schranken

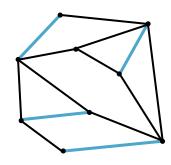


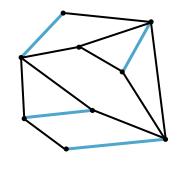


## Schranken

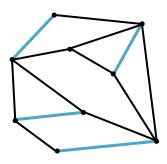






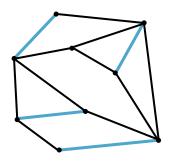


## Gegeben



## Gegeben

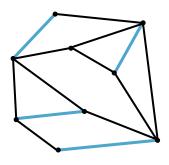
Graph G = (V, E)



# Gegeben

#### Gesucht

Graph 
$$G = (V, E)$$

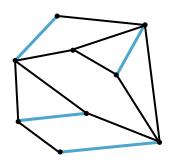


## Gegeben

Graph G = (V, E)

#### Gesucht

Eine Menge von Kanten  $M \subseteq E$ , die sich paarweise keinen Knoten teilen.

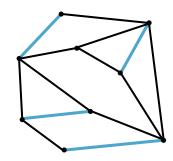


### Gegeben

Graph G = (V, E)

#### Gesucht

Eine Menge von Kanten  $M \subseteq E$ , die sich paarweise keinen Knoten teilen.



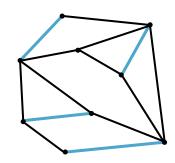
Ein Matching M ist inklusionsmaximal, wenn es keine Kante  $e \notin M$  gibt, sodass  $M \cup \{e\}$  ein Matching ist.

### Gegeben

Graph G = (V, E)

#### Gesucht

Eine Menge von Kanten  $M \subseteq E$ , die sich paarweise keinen Knoten teilen.



Ein Matching M ist *inklusionsmaximal*, wenn es keine Kante  $e \notin M$  gibt, sodass  $M \cup \{e\}$  ein Matching ist.

Ein Matching M ist kardinalitätsmaximal, wenn es kein Matching M' gibt, sodass |M| < |M'| gilt.

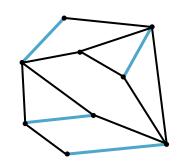


### Gegeben

Graph G = (V, E)

#### **Gesucht**

Eine Menge von Kanten  $M \subseteq E$ , die sich paarweise keinen Knoten teilen.



Ein Matching M ist *inklusionsmaximal*, wenn es keine Kante  $e \notin M$  gibt, sodass  $M \cup \{e\}$  ein Matching ist.

Engl.: maximal matching

Ein Matching M ist kardinalitätsmaximal, wenn es kein Matching M' gibt, sodass |M| < |M'| gilt.

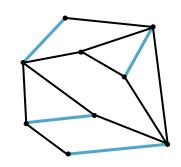


### Gegeben

Graph G = (V, E)

#### **Gesucht**

Eine Menge von Kanten  $M \subseteq E$ , die sich paarweise keinen Knoten teilen.



Ein Matching M ist inklusionsmaximal, wenn es keine Kante  $e \notin M$  gibt, sodass  $M \cup \{e\}$  ein Matching ist.

Ein Matching M ist kardinalitätsmaximal, wenn es kein Matching M' gibt, sodass |M| < |M'| gilt.

Engl.: maximal matching

Engl.: maximum matching

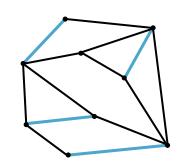


### Gegeben

Graph G = (V, E)

#### Gesucht

Eine Menge von Kanten  $M \subseteq E$ , die sich paarweise keinen Knoten teilen.



Ein Matching M ist inklusionsmaximal, wenn es keine Kante  $e \notin M$  gibt, sodass  $M \cup \{e\}$  ein Matching ist.

Ein Matching M ist kardinalitätsmaximal, wenn es kein Matching M' gibt, sodass |M| < |M'| gilt.

Engl.: maximal matching

Das findet man easy!

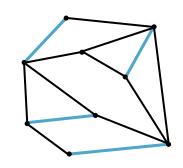
Engl.: maximum matching

#### Gegeben

Graph G = (V, E)

#### **Gesucht**

Eine Menge von Kanten  $M \subseteq E$ , die sich paarweise keinen Knoten teilen.



Ein Matching M ist inklusionsmaximal, wenn es keine Kante  $e \notin M$  gibt, sodass  $M \cup \{e\}$  ein Matching ist.

Ein Matching M ist kardinalitätsmaximal, wenn es kein Matching M' gibt, sodass |M| < |M'| gilt.

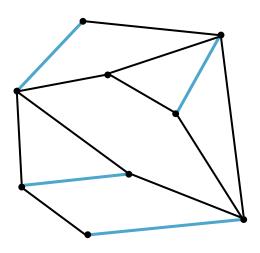
Engl.: maximal matching

Das findet man easy!

Engl.: maximum matching

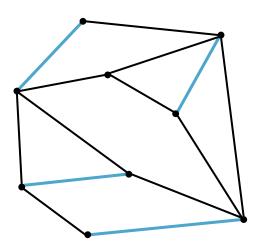
Hui ...\*





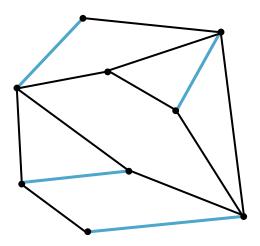


### Beobachtungen



### Beobachtungen

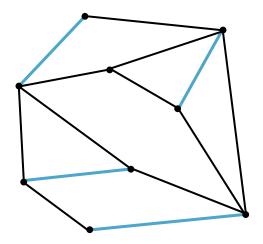
Die blauen Kanten bilden ein Matching!



#### Beobachtungen

Die blauen Kanten bilden ein Matching!

... ein kardinalitätsmaximales Matching?

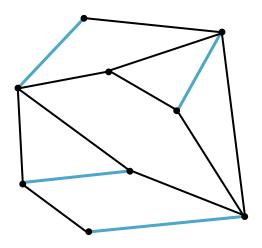




#### Beobachtungen

Die blauen Kanten bilden ein Matching!

... ein *kardinalitätsmaximales* Matching? Hmm, das sehen wir nicht so einfach.



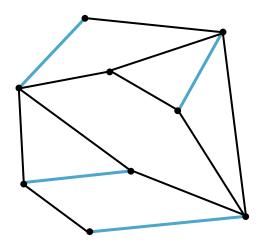
#### Beobachtungen

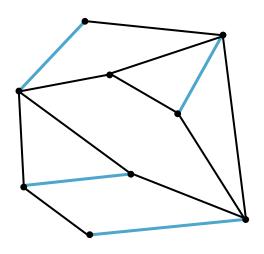
Die blauen Kanten bilden ein Matching!

... ein *kardinalitätsmaximales* Matching? Hmm, das sehen wir nicht so einfach.

... zumindest aber ein inklusionsmaximales Matching!

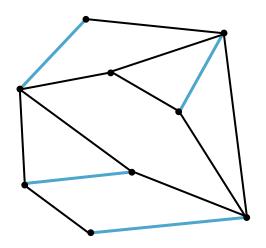
(Man kann keine Kante mehr hinzufügen!)





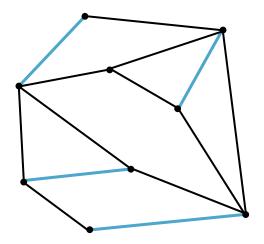


Eigentlich suchen wir doch ein minimales Vertex Cover!





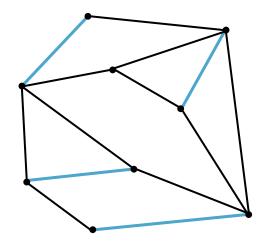
Eigentlich suchen wir doch ein minimales Vertex Cover!
Also: Eine minimale Knotenmenge *VC*, die jede Kante im Graph abdeckt





Eigentlich suchen wir doch ein minimales Vertex Cover!
Also: Eine minimale Knotenmenge
VC, die jede Kante im Graph abdeckt

Zwei zentrale Beobachtungen

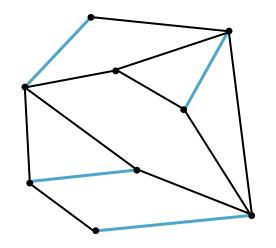




Eigentlich suchen wir doch ein minimales Vertex Cover!
Also: Eine minimale Knotenmenge
VC, die jede Kante im Graph abdeckt

### Zwei zentrale Beobachtungen

Für jede Kante im Matching benötigen wir mindestens einen Knoten in *VC*!



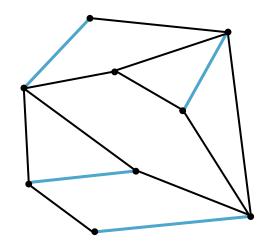


Eigentlich suchen wir doch ein minimales Vertex Cover!
Also: Eine minimale Knotenmenge
VC, die jede Kante im Graph abdeckt

### Zwei zentrale Beobachtungen

Für jede Kante im Matching benötigen wir mindestens einen Knoten in *VC*!

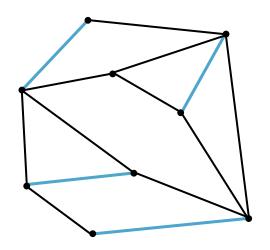
Fügen wir jeweils *beide* Knoten zu *VC* hinzu, erhalten wir ein Vertex Cover! (bei inklusionsmaximalen Matchings)





Für jede Kante im Matching benötigen wir mindestens einen Knoten in *VC*!

Fügen wir jeweils *beide* Knoten zu *VC* hinzu, erhalten wir ein Vertex Cover! (bei inklusionsmaximalen Matchings)



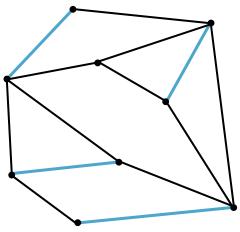


Für jede Kante im Matching benötigen wir mindestens einen Knoten in *VC*!

Fügen wir jeweils *beide* Knoten zu *VC* hinzu, erhalten wir ein Vertex Cover! (bei inklusionsmaximalen Matchings)

#### **Inklusionsmaximales Matching**

Untere Schranke für Min. Vertex Cover!



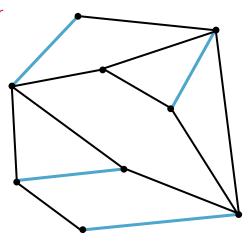
Für jede Kante im Matching benötigen wir mindestens einen Knoten in *VC*!

Fügen wir jeweils *beide* Knoten zu *VC* hinzu, erhalten wir ein Vertex Cover! (bei inklusionsmaximalen Matchings)

#### **Inklusionsmaximales Matching**

Untere Schranke für Min. Vertex Cover!

Obere Schranke für Min. Vertex Cover!



Für jede Kante im Matching benötigen wir mindestens einen Knoten in *VC*!

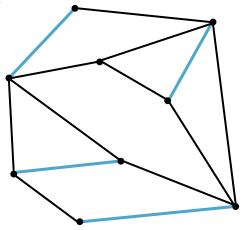
Fügen wir jeweils *beide* Knoten zu *VC* hinzu, erhalten wir ein Vertex Cover! (bei inklusionsmaximalen Matchings)

Damit haben wir eine 2-Approximation für Vertex Cover gefunden!

#### **Inklusionsmaximales Matching**

Untere Schranke für Min. Vertex Cover!

Obere Schranke für Min. Vertex Cover!





Für jede Kante im Matching benötigen wir mindestens einen Knoten in *VC*!

Fügen wir jeweils *beide* Knoten zu *VC* hinzu, erhalten wir ein Vertex Cover! (bei inklusionsmaximalen Matchings)

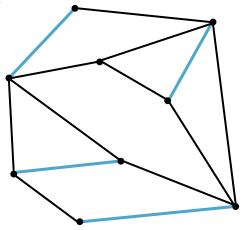
Damit haben wir eine 2-Approximation für Vertex Cover gefunden!

... wir schreiben das mal sauber auf:

#### Inklusionsmaximales Matching

Untere Schranke für Min. Vertex Cover!

Obere Schranke für Min. Vertex Cover!







**Satz:** Sei  $VC_{opt}$  ein kleinstes Vertex Cover und M ein inklusionsmaximales Matching. Dann gilt:  $|M| \leq |VC_{opt}| \leq 2|M|$ 

**Satz:** Sei  $VC_{opt}$  ein kleinstes Vertex Cover und M ein inklusionsmaximales Matching. Dann gilt:  $|M| \leq |VC_{opt}| \leq 2|M|$ 

Für jede Kante  $\{u, v\} \in M$  muss u oder v in  $VC_{opt}$  enthalten sein.

**Satz:** Sei  $VC_{opt}$  ein kleinstes Vertex Cover und M ein inklusionsmaximales Matching. Dann gilt:  $|M| \leq |VC_{opt}| \leq 2|M|$ 

Für jede Kante  $\{u,v\} \in M$  muss u oder v in  $VC_{opt}$  enthalten sein.  $\Rightarrow |M| \leq |VC_{opt}|$ 

**Satz:** Sei  $VC_{opt}$  ein kleinstes Vertex Cover und M ein inklusionsmaximales Matching. Dann gilt:  $|M| \leq |VC_{opt}| \leq 2|M|$ 

Für jede Kante  $\{u,v\} \in M$  muss u oder v in  $VC_{opt}$  enthalten sein.  $\Rightarrow |M| \leq |VC_{opt}|$ 

Betrachte nun  $VC' = \bigcup_{\{u,v\} \in M} \{u,v\}.$ 

**Satz:** Sei  $VC_{opt}$  ein kleinstes Vertex Cover und M ein inklusionsmaximales Matching. Dann gilt:  $|M| \leq |VC_{opt}| \leq 2|M|$ 

Für jede Kante  $\{u,v\} \in M$  muss u oder v in  $VC_{opt}$  enthalten sein.  $\Rightarrow |M| \leq |VC_{opt}|$ 

Betrachte nun  $VC' = \bigcup_{\{u,v\} \in M} \{u,v\}.$ 

Annahme: VC' ist kein Vertex Cover

**Satz:** Sei  $VC_{opt}$  ein kleinstes Vertex Cover und M ein inklusionsmaximales Matching. Dann gilt:  $|M| \leq |VC_{opt}| \leq 2|M|$ 

Für jede Kante  $\{u,v\} \in M$  muss u oder v in  $VC_{opt}$  enthalten sein.  $\Rightarrow |M| \leq |VC_{opt}|$ 

Betrachte nun  $VC' = \bigcup_{\{u,v\} \in M} \{u,v\}.$ 

Annahme: VC' ist kein Vertex Cover

Dann existiert eine Kante  $\{u', v'\}$  mit  $u', v' \notin VC'$ .



**Satz:** Sei  $VC_{opt}$  ein kleinstes Vertex Cover und M ein inklusionsmaximales Matching. Dann gilt:  $|M| \leq |VC_{opt}| \leq 2|M|$ 

Für jede Kante  $\{u, v\} \in M$  muss u oder v in  $VC_{opt}$  enthalten sein.  $\Rightarrow |M| \leq |VC_{opt}|$ 

Betrachte nun  $VC' = \bigcup_{\{u,v\} \in M} \{u,v\}.$ 

Annahme: VC' ist kein Vertex Cover

Dann existiert eine Kante  $\{u', v'\}$  mit  $u', v' \notin VC'$ .

Damit kann M mit  $\{u', v'\}$  erweitert werden. Widerspruch, dass M inklusionsmaximal ist.



**Satz:** Sei  $VC_{opt}$  ein kleinstes Vertex Cover und M ein inklusionsmaximales Matching. Dann gilt:  $|M| \leq |VC_{opt}| \leq 2|M|$ 

Für jede Kante  $\{u, v\} \in M$  muss u oder v in  $VC_{opt}$  enthalten sein.

$$\Rightarrow |M| \leq |VC_{opt}|$$

Betrachte nun  $VC' = \bigcup_{\{u,v\} \in M} \{u,v\}.$ 

Annahme: VC' ist kein Vertex Cover

Dann existiert eine Kante  $\{u', v'\}$  mit  $u', v' \notin VC'$ .

Damit kann M mit  $\{u', v'\}$  erweitert werden. Widerspruch, dass M inklusionsmaximal ist.

$$\Rightarrow 2|M| \ge |VC'| \ge |VC_{opt}|$$



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

$$|M| \le |VC_{opt}| \le 2|M|$$

**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

$$|M| \le |VC_{opt}| \le 2|M|$$

**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

$$|M| \le |VC_{opt}| \le 2|M|$$

**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

$$|M| \le |VC_{opt}| \le 2|M| \le 2|VC_{opt}|$$

Aus welchen Schritten besteht diese Approximation?

**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

$$|M| \le |VC_{opt}| \le 2|M| \le 2|VC_{opt}|$$

Aus welchen Schritten besteht diese Approximation?

Wir haben ja gerade gesehen, wie man dieses Vertex Cover findet.

**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

$$|M| \le |VC_{opt}| \le 2|M| \le 2|VC_{opt}|$$

Aus welchen Schritten besteht diese Approximation?

Wir haben ja gerade gesehen, wie man dieses Vertex Cover findet.

 Finde für den gegebenen Graph ein inklusionsmaximales Matching M



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

$$|M| \le |VC_{opt}| \le 2|M| \le 2|VC_{opt}|$$

Aus welchen Schritten besteht diese Approximation?

Wir haben ja gerade gesehen, wie man dieses Vertex Cover findet.

- Finde für den gegebenen Graph ein inklusionsmaximales Matching M
- Wähle beide Knoten in allen Kanten aus M als Rückgabe aus



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

$$|M| \le |VC_{opt}| \le 2|M| \le 2|VC_{opt}|$$

Aus welchen Schritten besteht diese Approximation?

Wir haben ja gerade gesehen, wie man dieses Vertex Cover findet.

- Finde für den gegebenen Graph ein inklusionsmaximales Matching M
- Wähle beide Knoten in allen Kanten aus M als Rückgabe aus



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

```
VC \coloneqq \emptyset

for each \{u,v\} \in E do

if u \notin VC und v \notin VC then

VC \coloneqq VC \cup \{u,v\}

return VC
```



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

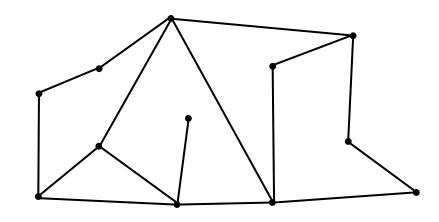
```
VC \coloneqq \emptyset

for each \{u, v\} \in E do

if u \notin VC und v \notin VC then

VC \coloneqq VC \cup \{u, v\}

return VC
```



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

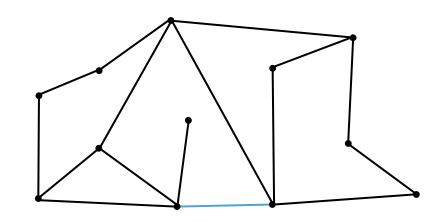
```
VC \coloneqq \emptyset

for each \{u, v\} \in E do

if u \notin VC und v \notin VC then

VC \coloneqq VC \cup \{u, v\}

return VC
```



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

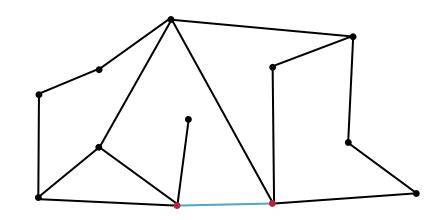
```
VC \coloneqq \emptyset

for each \{u, v\} \in E do

if u \notin VC und v \notin VC then

VC \coloneqq VC \cup \{u, v\}

return VC
```



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

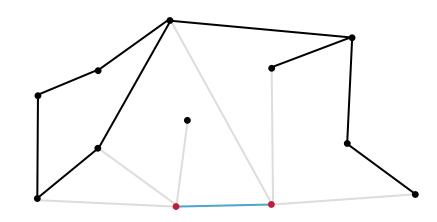
```
VC \coloneqq \emptyset

for each \{u, v\} \in E do

if u \notin VC und v \notin VC then

VC \coloneqq VC \cup \{u, v\}

return VC
```



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

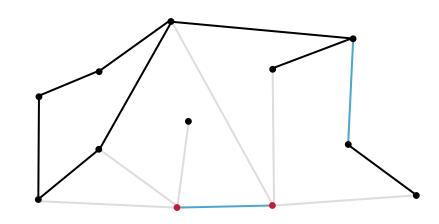
```
VC \coloneqq \emptyset

for each \{u, v\} \in E do

if u \notin VC und v \notin VC then

VC \coloneqq VC \cup \{u, v\}

return VC
```



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

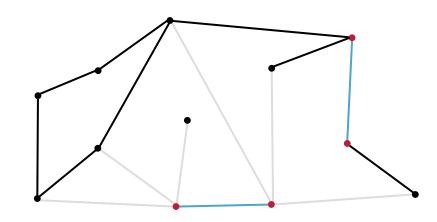
```
VC \coloneqq \emptyset

for each \{u, v\} \in E do

if u \notin VC und v \notin VC then

VC \coloneqq VC \cup \{u, v\}

return VC
```



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

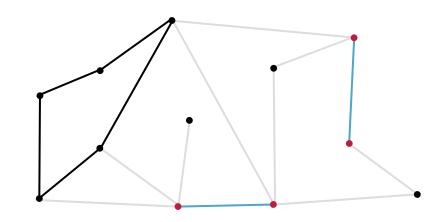
```
VC \coloneqq \emptyset

for each \{u, v\} \in E do

if u \notin VC und v \notin VC then

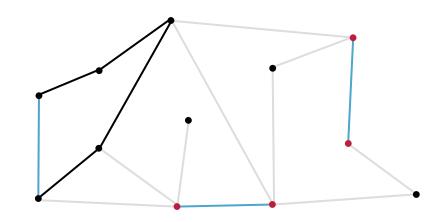
VC \coloneqq VC \cup \{u, v\}

return VC
```



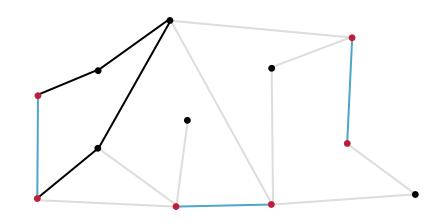
**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

```
VC \coloneqq \emptyset
for each \{u, v\} \in E do
if u \notin VC und v \notin VC then
VC \coloneqq VC \cup \{u, v\}
return VC
```



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

```
VC \coloneqq \emptyset
for each \{u, v\} \in E do
if u \notin VC und v \notin VC then
VC \coloneqq VC \cup \{u, v\}
return VC
```



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

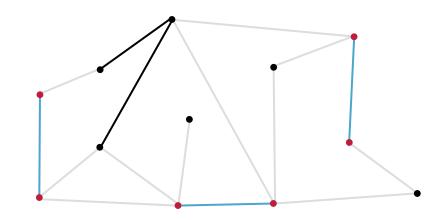
```
VC \coloneqq \emptyset

for each \{u, v\} \in E do

if u \notin VC und v \notin VC then

VC \coloneqq VC \cup \{u, v\}

return VC
```



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

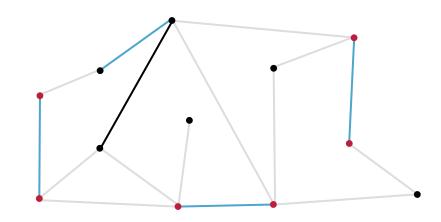
```
VC \coloneqq \emptyset

for each \{u, v\} \in E do

if u \notin VC und v \notin VC then

VC \coloneqq VC \cup \{u, v\}

return VC
```



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

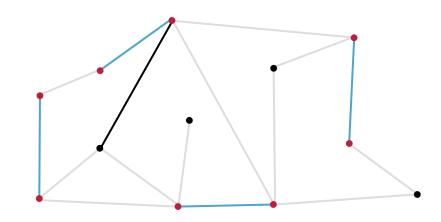
```
VC \coloneqq \emptyset

for each \{u, v\} \in E do

if u \notin VC und v \notin VC then

VC \coloneqq VC \cup \{u, v\}

return VC
```



**Korollar:** Es existiert eine 2-Approximation für die Optimierungsvariante von Vertex Cover.

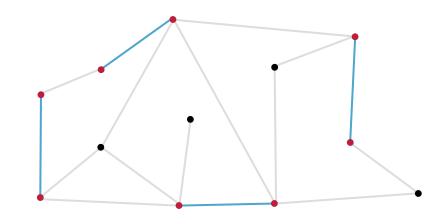
```
VC \coloneqq \emptyset

for each \{u, v\} \in E do

if u \notin VC und v \notin VC then

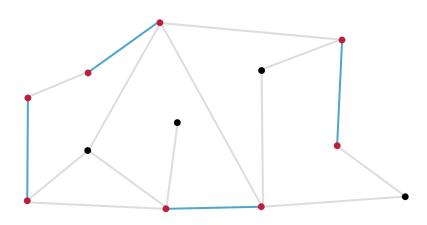
VC \coloneqq VC \cup \{u, v\}

return VC
```

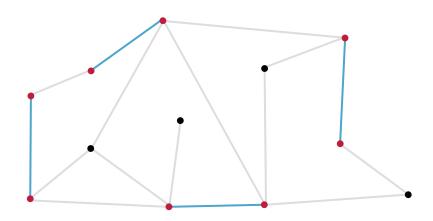


# Fragen?



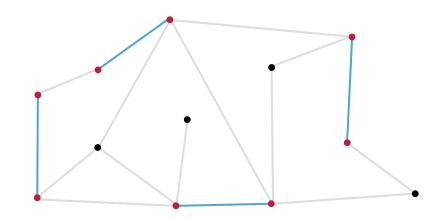


In diesem Graphen gibt es ein inklusionsmaximales Matching der Größe 4.



In diesem Graphen gibt es ein inklusionsmaximales Matching der Größe 4.

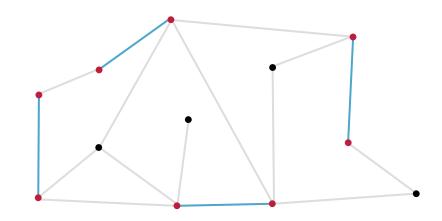
Also gilt für ein minimales Vertex-Cover *VC*:



In diesem Graphen gibt es ein inklusionsmaximales Matching der Größe 4.

Also gilt für ein minimales Vertex-Cover *VC*:

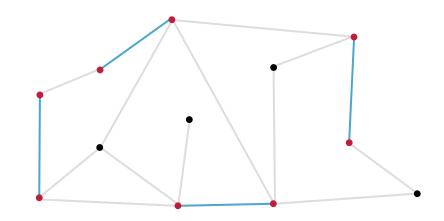
$$4 \le |VC| \le 8$$



In diesem Graphen gibt es ein inklusionsmaximales Matching der Größe 4.

Also gilt für ein minimales Vertex-Cover VC:

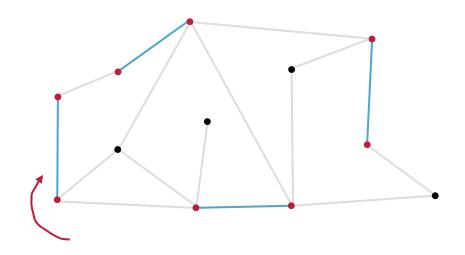
$$4 \le |VC| \le 8$$



In diesem Graphen gibt es ein inklusionsmaximales Matching der Größe 4.

Also gilt für ein minimales Vertex-Cover VC:

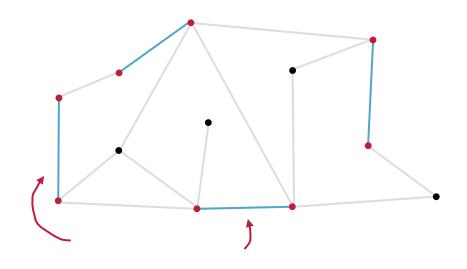
$$4 \le |VC| \le 8$$



In diesem Graphen gibt es ein inklusionsmaximales Matching der Größe 4.

Also gilt für ein minimales Vertex-Cover VC:

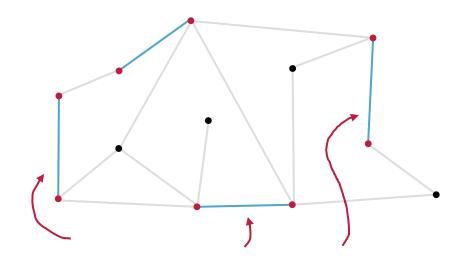
$$4 \le |VC| \le 8$$



In diesem Graphen gibt es ein inklusionsmaximales Matching der Größe 4.

Also gilt für ein minimales Vertex-Cover VC:

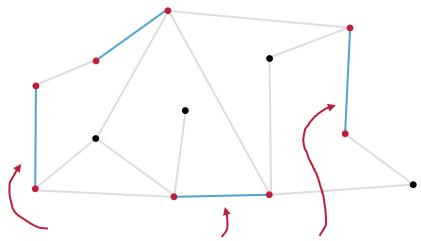
$$4 \le |VC| \le 8$$



In diesem Graphen gibt es ein inklusionsmaximales Matching der Größe 4.

Also gilt für ein minimales Vertex-Cover VC:

$$4 \le |VC| \le 8$$



Vielleicht können wir den Graphen statt in einzelne unabhängige Kanten in größere Teilgraphen unterteilen und die jeweils lösen ...



Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?



Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

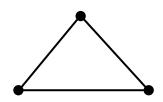
Habt ihr Ideen, wo das geht?

Vollständige Graphen

Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?

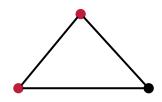
Vollständige Graphen



Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?

Vollständige Graphen

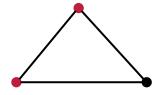


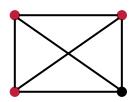


Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?



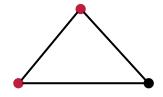


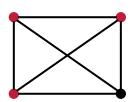


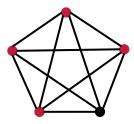
Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?





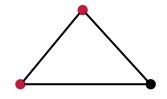


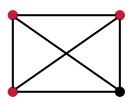


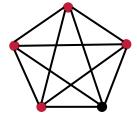
Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?

Vollständige Graphen







$$|VC| = n - 1$$

Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?

Vollständige Graphen

$$|VC| = n - 1$$

Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?

Vollständige Graphen

$$|VC| = n - 1$$

Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?

Vollständige Graphen

$$|VC| = n - 1$$



Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?

Vollständige Graphen

$$|VC| = n - 1$$



Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?

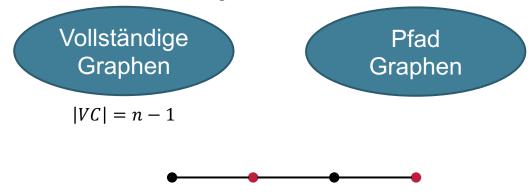


|VC| = n - 1



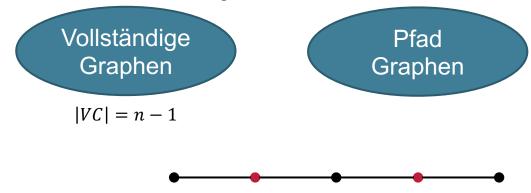
Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?



Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?



Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?



$$|VC| = n - 1$$

Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?



$$|VC| = n - 1$$

Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?



$$|VC| = n - 1$$

$$|VC| = \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor$$

Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?

Vollständige Graphen

$$|VC| = n - 1$$

$$|VC| = \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor$$

Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?

Vollständige Graphen

$$|VC| = n - 1$$

Pfad Graphen

$$|VC| = \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor$$

Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

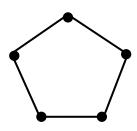
Habt ihr Ideen, wo das geht?

Vollständige Graphen

$$|VC| = n - 1$$

Pfad Graphen

$$|VC| = \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor$$



Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

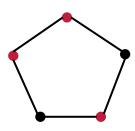
Habt ihr Ideen, wo das geht?

Vollständige Graphen

$$|VC| = n - 1$$

Pfad Graphen

$$|VC| = \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor$$



Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

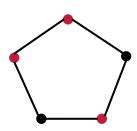
Habt ihr Ideen, wo das geht?

Vollständige Graphen

$$|VC| = n - 1$$

Pfad Graphen

$$|VC| = \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor$$



$$|VC| = \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil$$

Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?

Vollständige Graphen

$$|VC| = n - 1$$

Pfad Graphen

$$|VC| = \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor$$

$$|VC| = \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil$$

Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?

Vollständige Graphen

|VC| = n - 1

Pfad Graphen

 $|VC| = \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor$ 

Kreis Graphen

 $|VC| = \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil$ 

Baum Graphen

Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?

Vollständige Graphen

$$|VC| = n - 1$$

Pfad Graphen

$$|VC| = \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor$$

Kreis Graphen

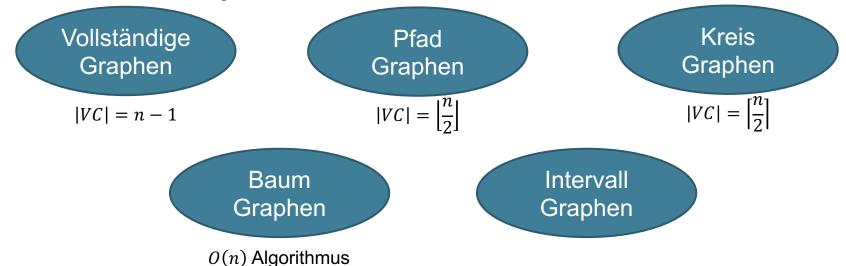
$$|VC| = \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil$$

Baum Graphen

O(n) Algorithmus

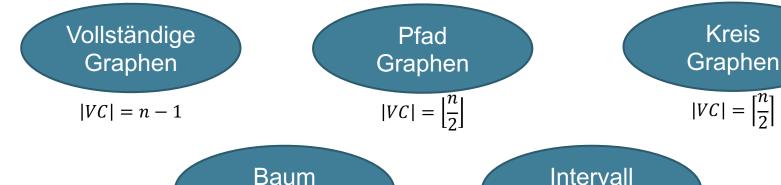
Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?



Für spezielle Graphen kann man kleinste Vertex Cover effizient bestimmen.

Habt ihr Ideen, wo das geht?



O(n) Algorithmus

Graphen

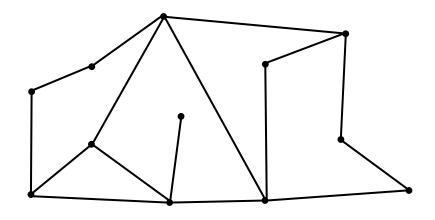
Graphen

 $O(n \log n)$  Algorithmus



Vollständige Graphen

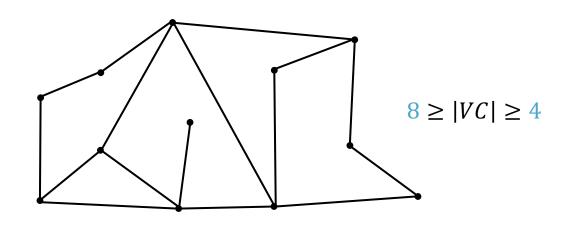
> Pfad Graphen





Vollständige Graphen

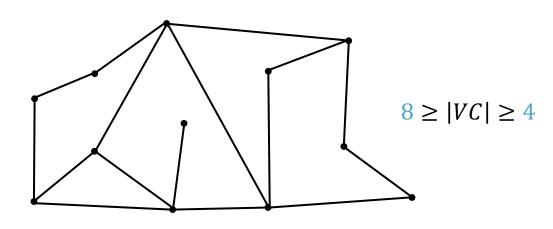
> Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

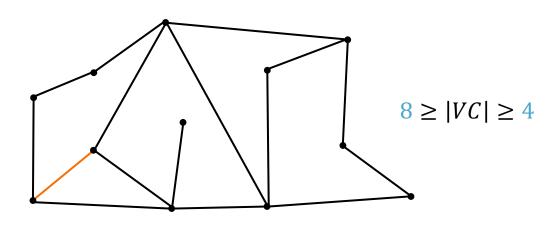




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

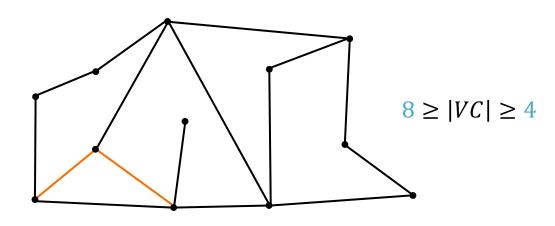
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

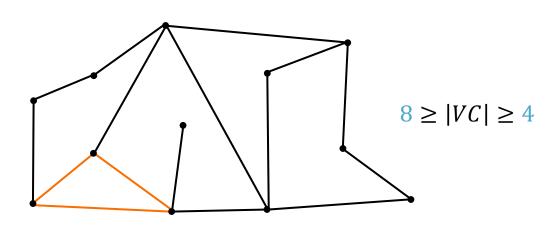
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

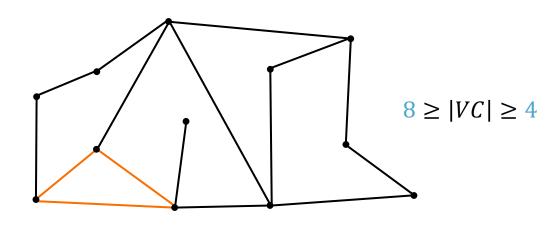




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

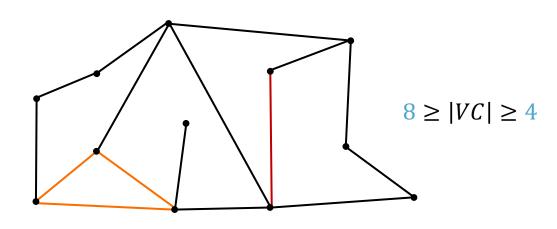
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

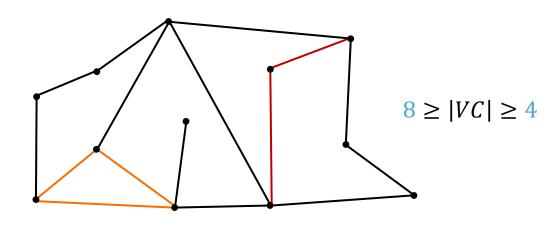
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

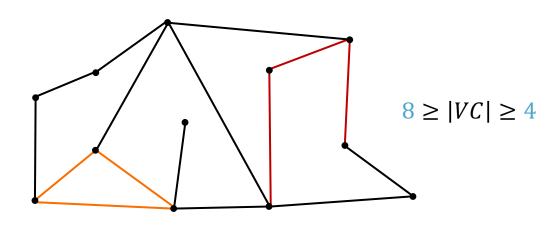
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

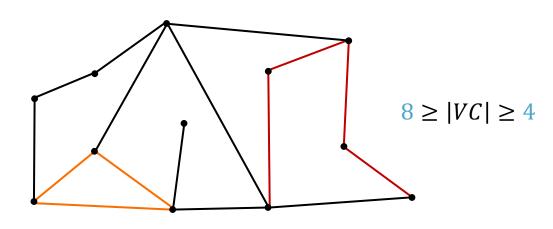
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

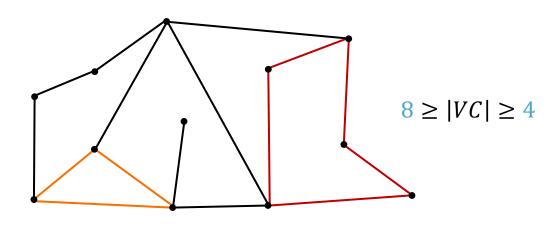
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

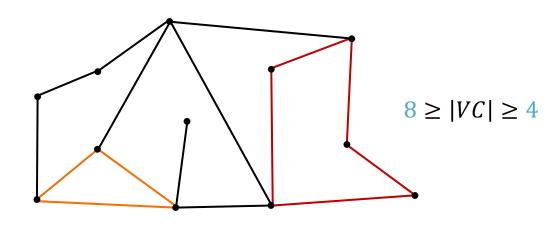
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

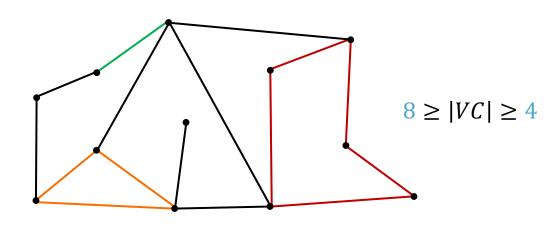
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

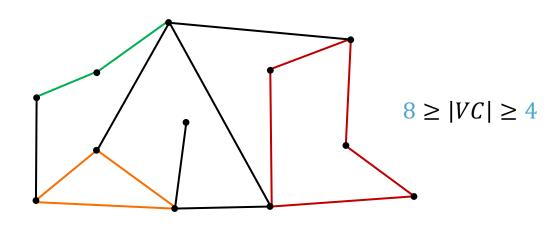
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

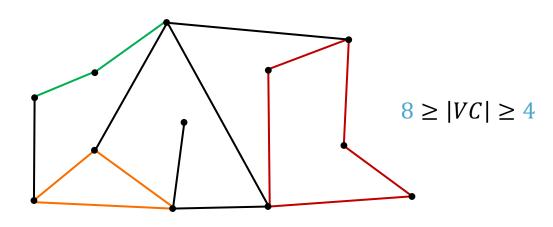
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

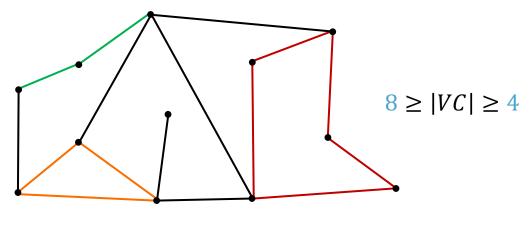
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

Kreis Graphen Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!



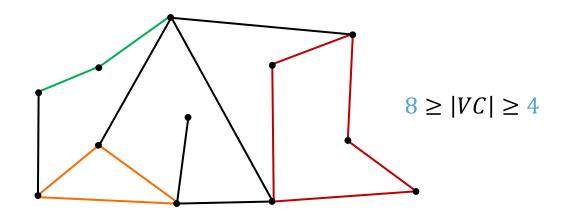
$$8 \ge |VC| \ge 2 + 1 + 3 = 6$$



Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

Kreis Graphen Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!



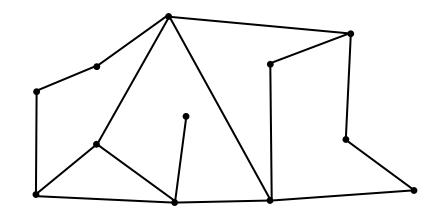
$$8 \ge |VC| \ge 2 + 1 + 3 = 6$$

Wie groß ist ein kleinstes Vertex Cover? 6, 7 oder 8?



Vollständige Graphen

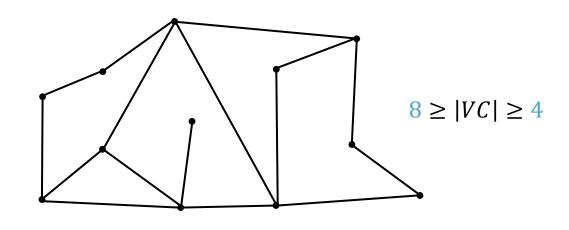
> Pfad Graphen





Vollständige Graphen

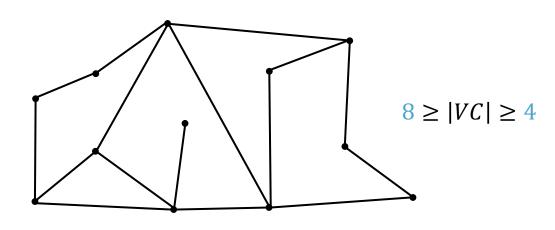
> Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

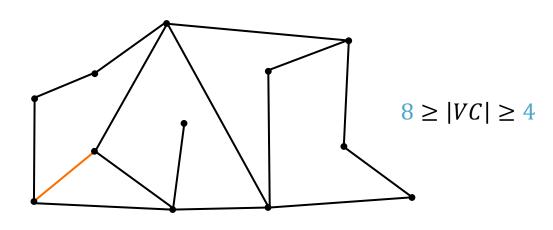




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

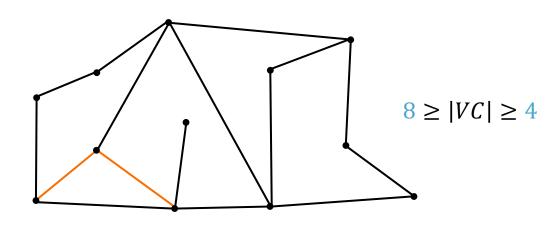




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

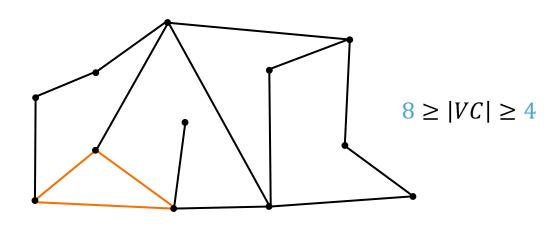
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

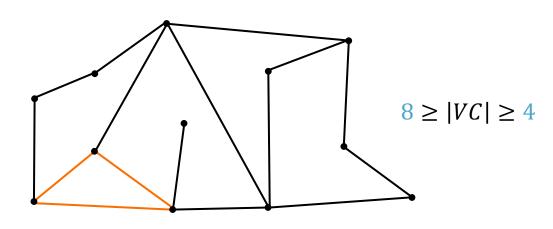




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

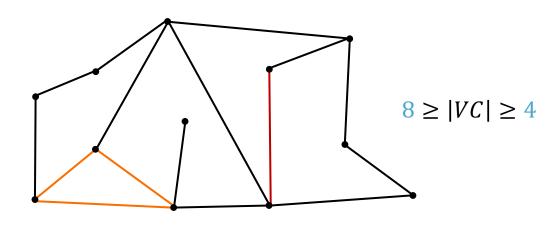
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

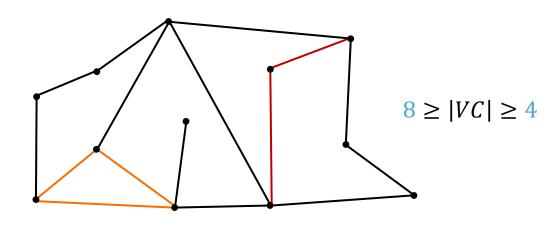
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

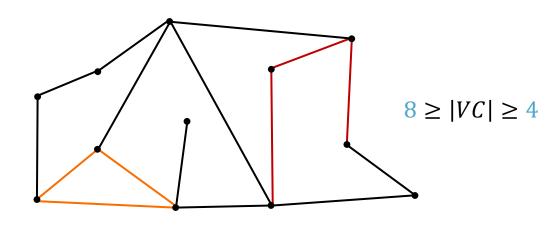
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

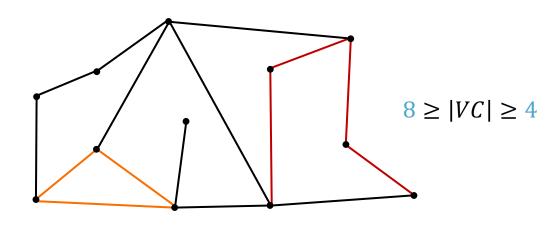
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

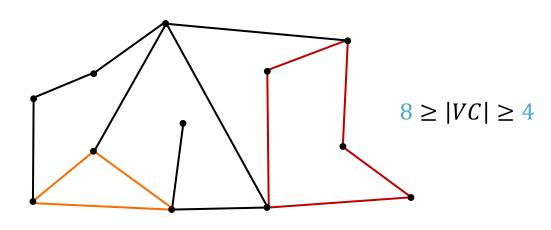
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

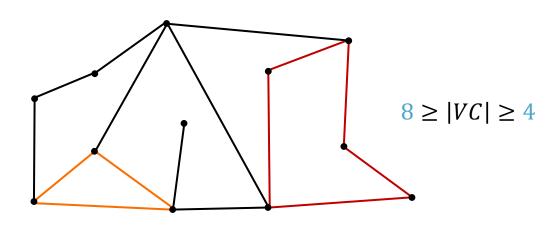
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

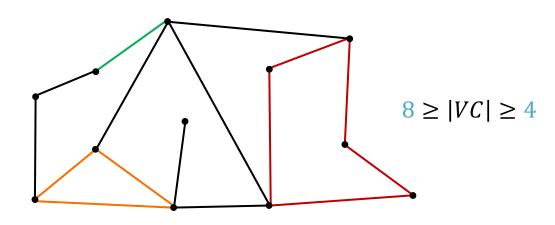




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

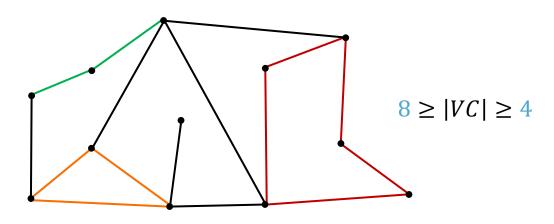




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

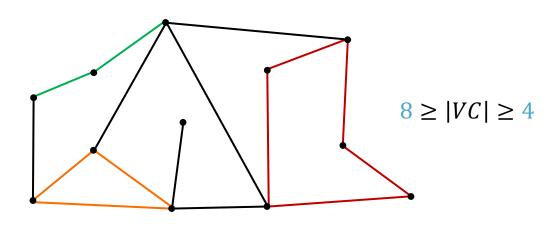




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

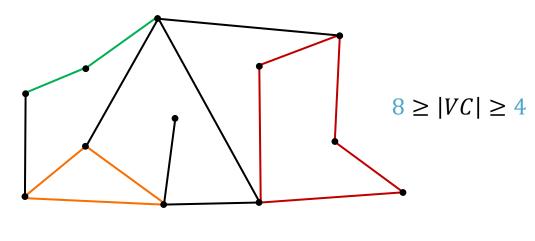


Vollständige Graphen

Pfad

Graphen

Kreis Graphen Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

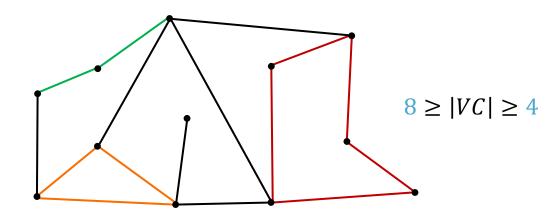


$$8 \ge |VC| \ge 2 + 1 + 3 = 6$$

Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

Kreis Graphen Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!



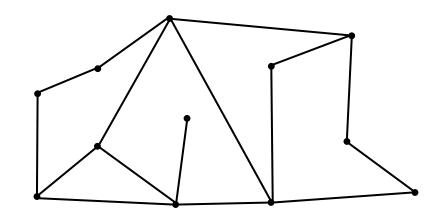
$$8 \ge |VC| \ge 2 + 1 + 3 = 6$$

Wie groß ist ein kleinstes Vertex Cover? 6, 7 oder 8?



Vollständige Graphen

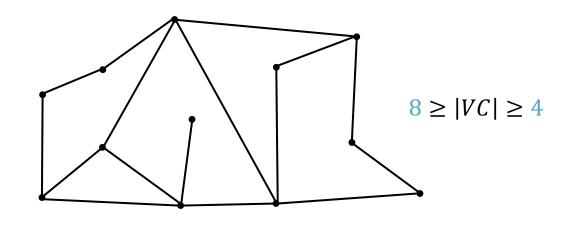
> Pfad Graphen





Vollständige Graphen

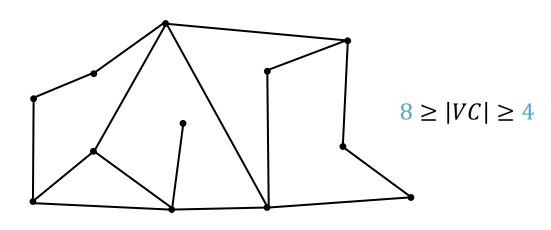
> Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

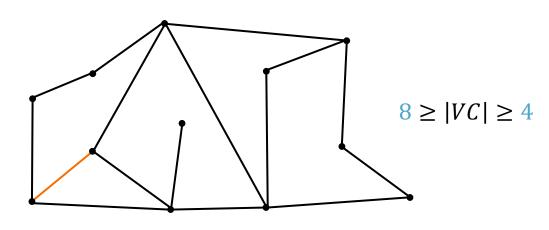




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

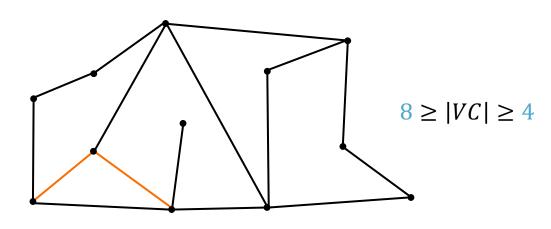




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

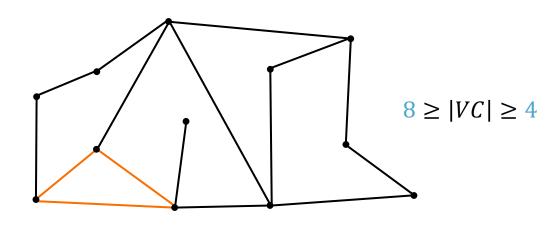




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

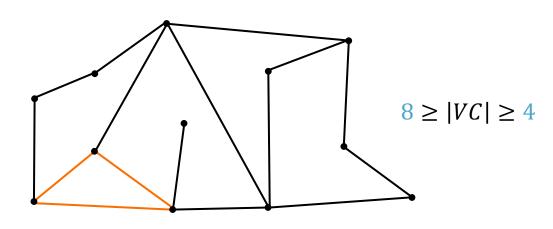
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

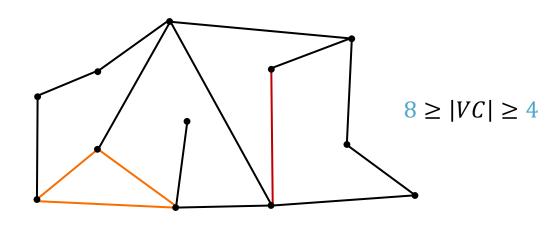
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

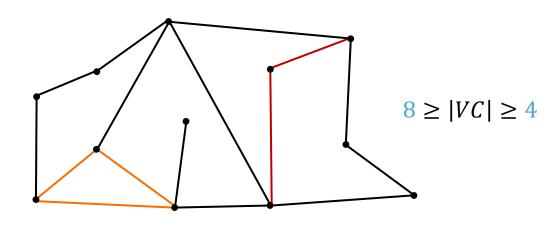
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

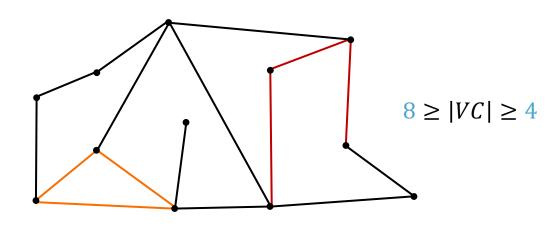
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

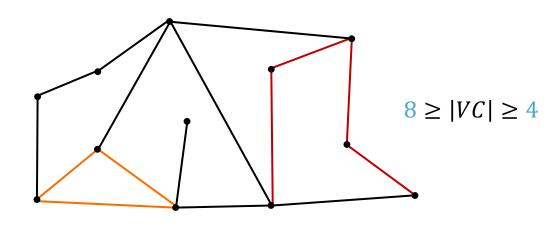
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

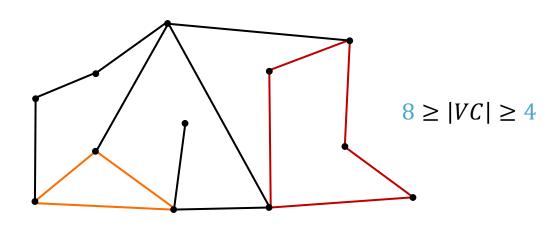
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

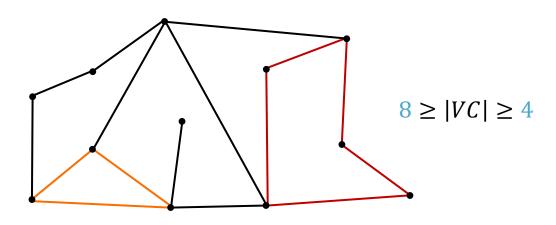




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

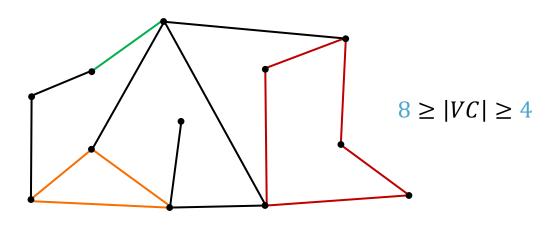
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

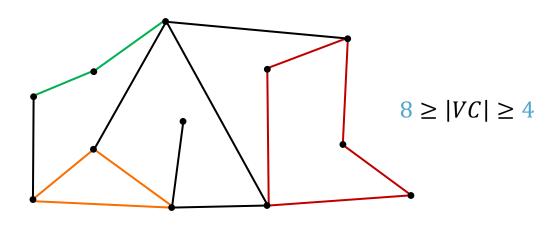
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

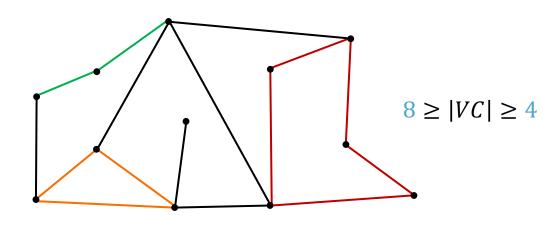
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

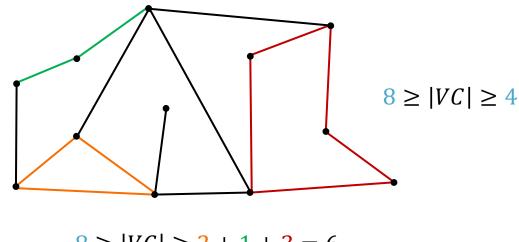




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

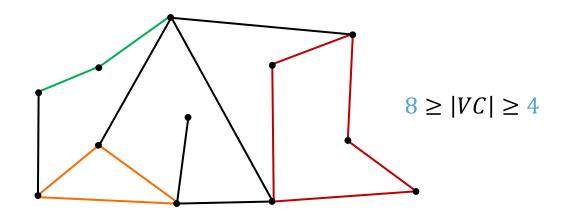


$$8 \ge |VC| \ge 2 + 1 + 3 = 6$$

Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

Kreis Graphen Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!



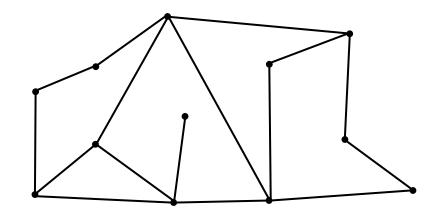
$$8 \ge |VC| \ge 2 + 1 + 3 = 6$$

Wie groß ist ein kleinstes Vertex Cover? 6, 7 oder 8?



Vollständige Graphen

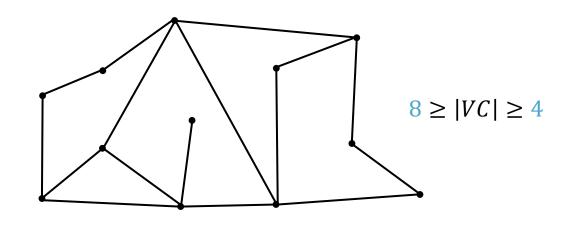
> Pfad Graphen





Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

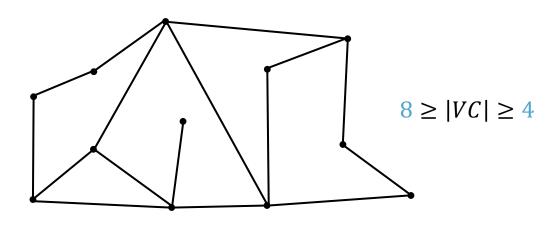




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

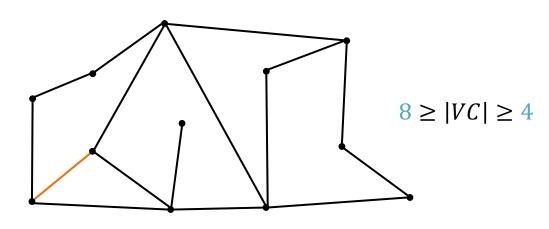
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

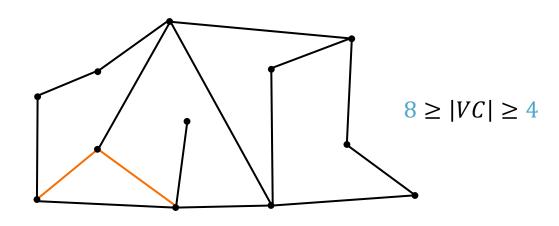




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

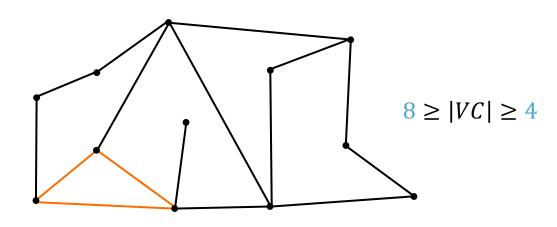
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

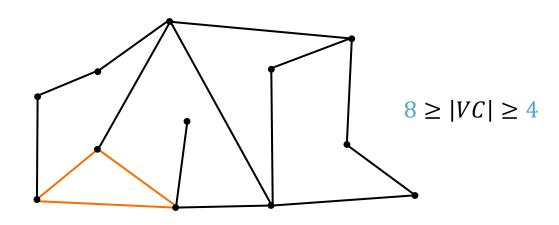
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

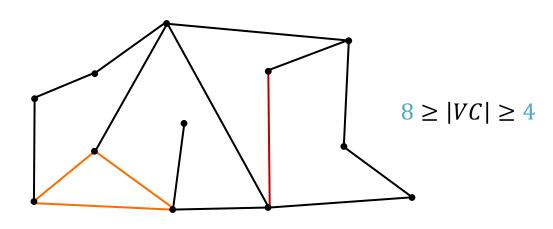
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

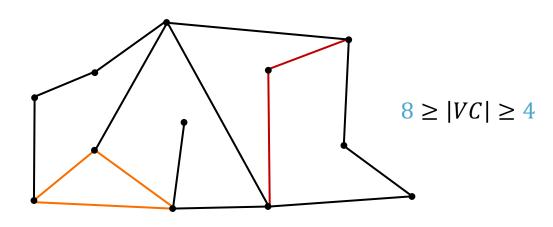




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

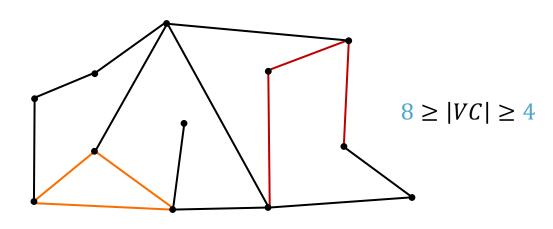
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

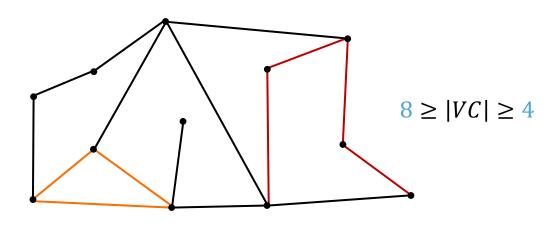




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

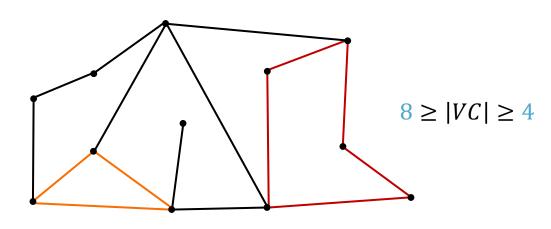
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

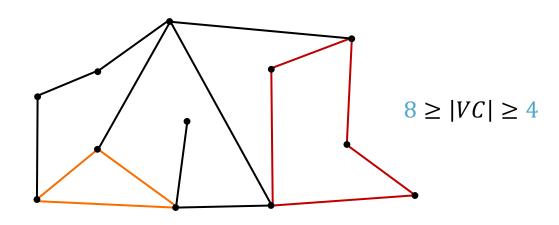




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

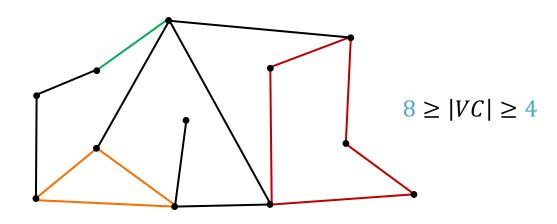
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

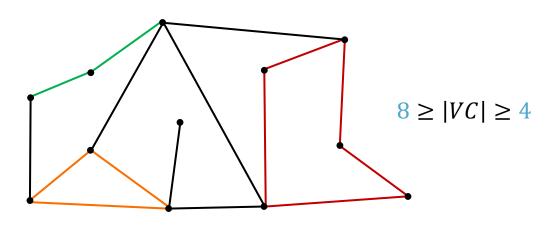
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

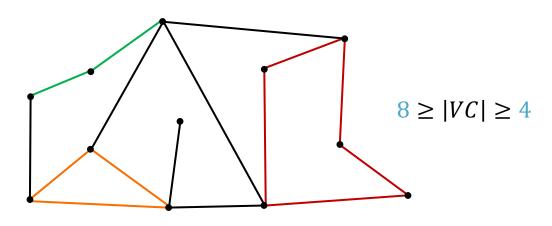
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

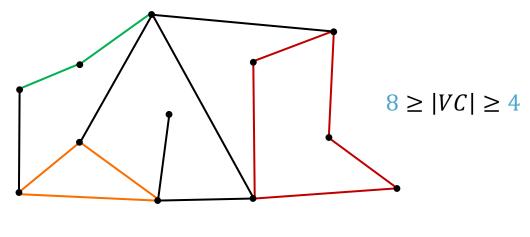


Vollständige Graphen

Pfad

Graphen

Kreis Graphen Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

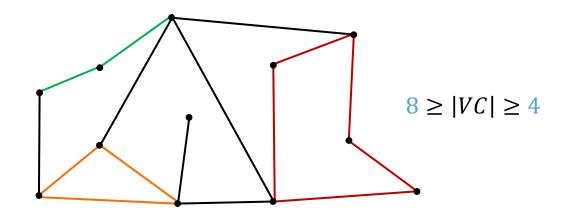


$$8 \ge |VC| \ge 2 + 1 + 3 = 6$$

Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

Kreis Graphen Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!



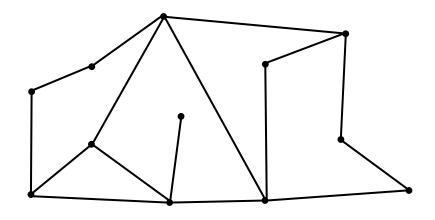
$$8 \ge |VC| \ge 2 + 1 + 3 = 6$$

Wie groß ist ein kleinstes Vertex Cover? 6, 7 oder 8?



Vollständige Graphen

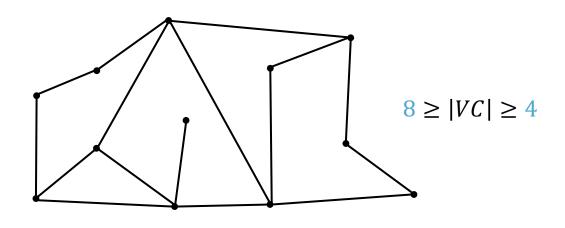
> Pfad Graphen





Vollständige Graphen

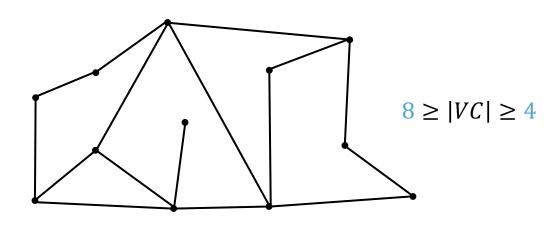
> Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

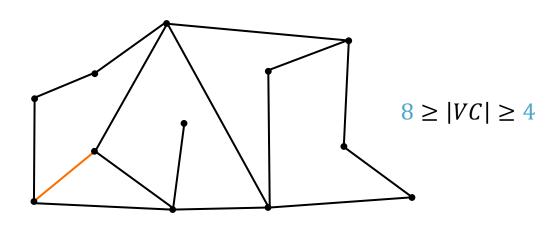




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

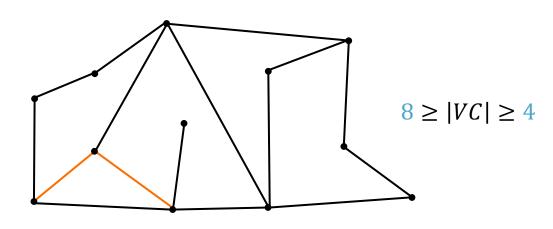




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

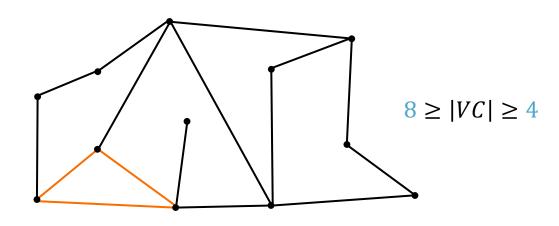




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

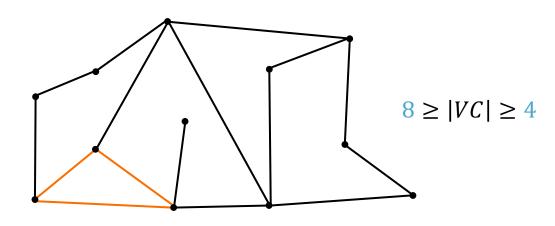
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

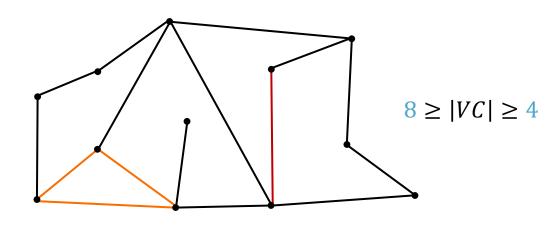
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

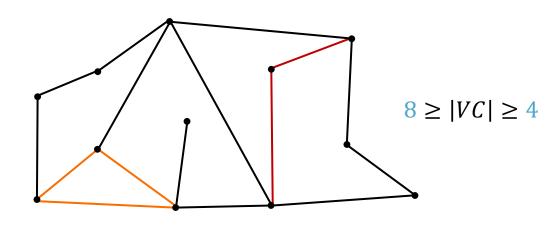
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

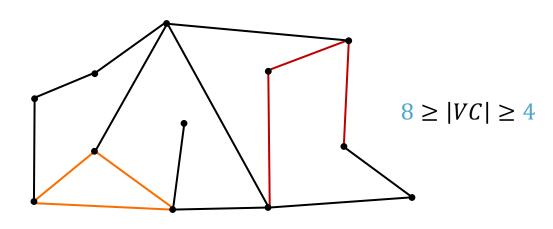
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

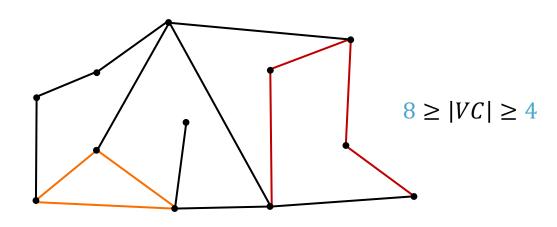




Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

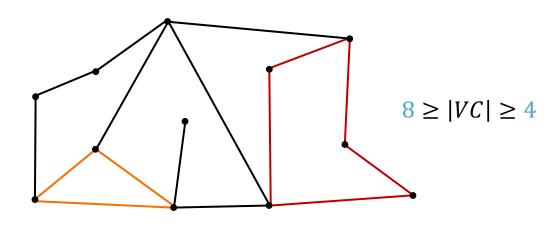
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

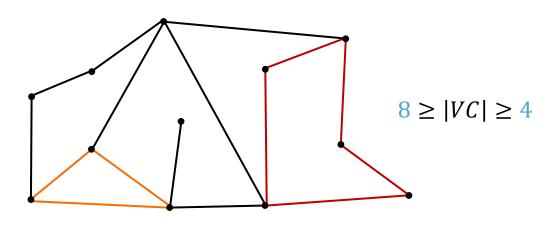
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

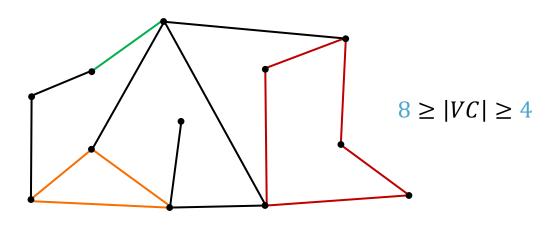
Pfad Graphen



Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

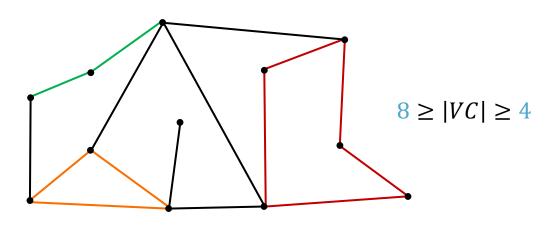


Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

Kreis Graphen

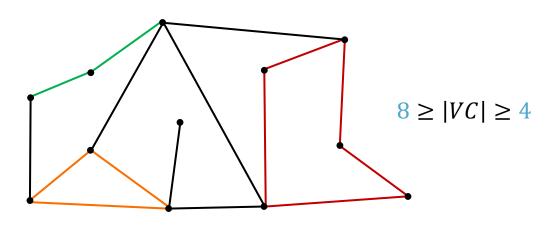


Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

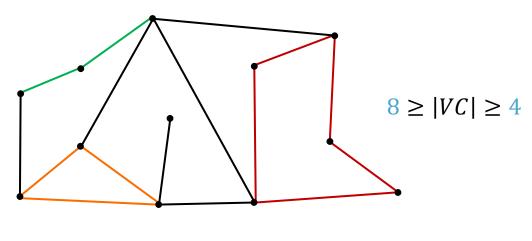
Kreis Graphen



Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

Kreis Graphen Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

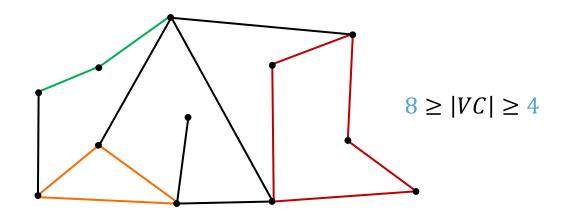


$$8 \ge |VC| \ge 2 + 1 + 3 = 6$$

Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

Kreis Graphen Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!



$$8 \ge |VC| \ge 2 + 1 + 3 = 6$$

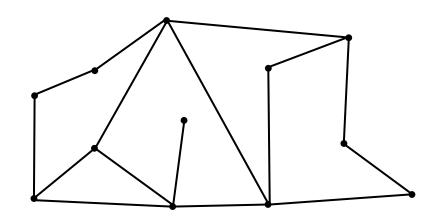


Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

Kreis Graphen



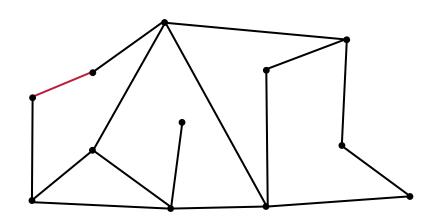


Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

Kreis Graphen



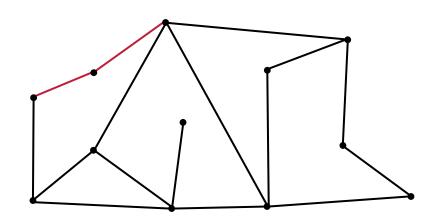


Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

Kreis Graphen



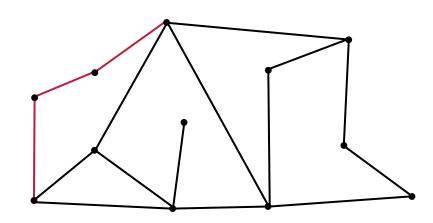


Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

Kreis Graphen



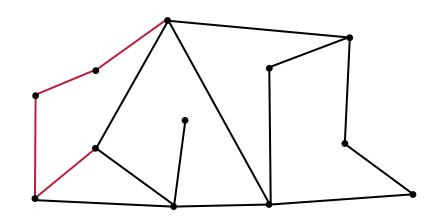


Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

Kreis Graphen



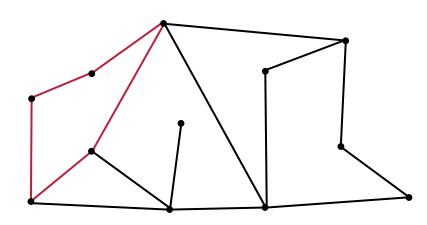


Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

Kreis Graphen



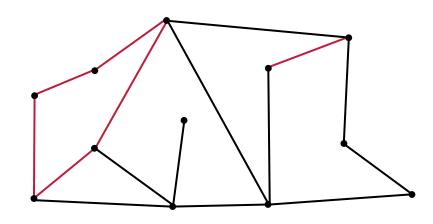


Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

Kreis Graphen



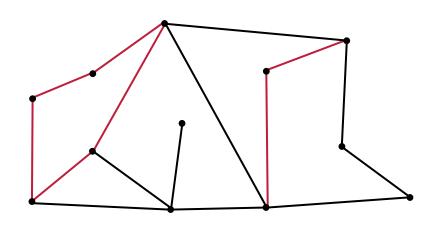


Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

Kreis Graphen



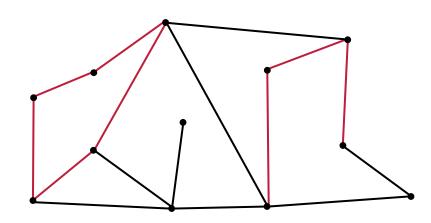


Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

Kreis Graphen



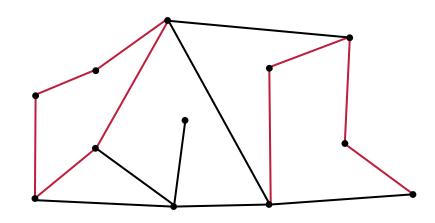


Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

Kreis Graphen



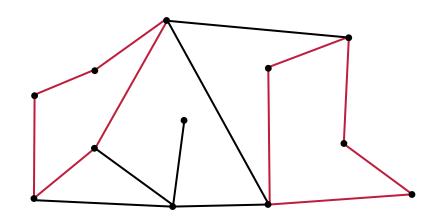


Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

Kreis Graphen



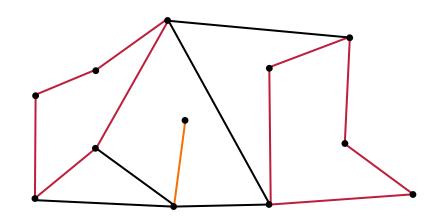


Vollständige Graphen

Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!

Pfad Graphen

Kreis Graphen

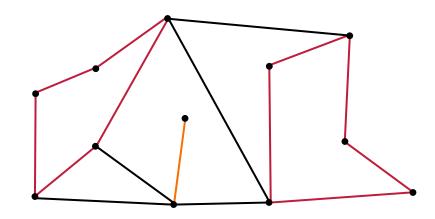




Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

Kreis Graphen Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!



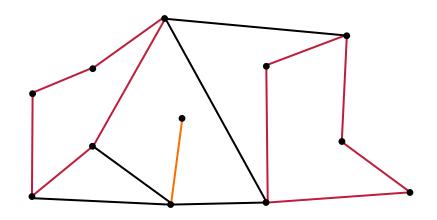
$$8 \ge |VC| \ge 1 + 3 + 3 = 7$$



Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

Kreis Graphen Teile Graph in einfache, unabhängige Teilgraphen!



$$8 \ge |VC| \ge 1 + 3 + 3 = 7$$

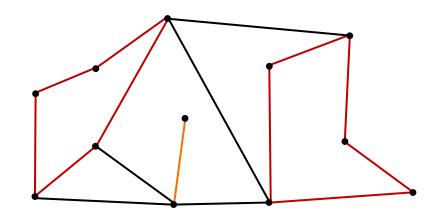
 $8 \ge |VC| \ge 1 + 3 + 3 = 7$  Wie groß ist ein kleinstes Vertex Cover? 6, 7 oder 8?



Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

Kreis Graphen

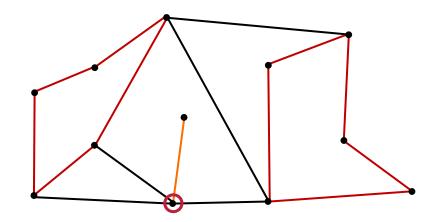




Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

> Kreis Graphen

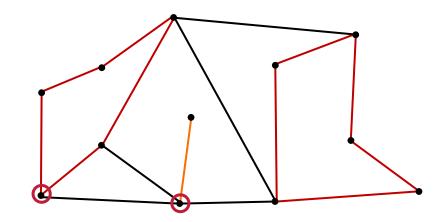




Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

Kreis Graphen

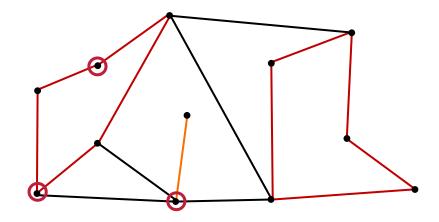




Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

> Kreis Graphen

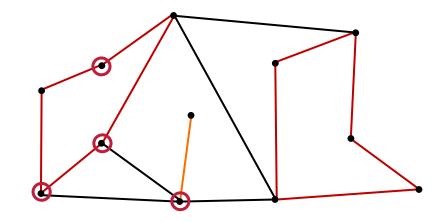




Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

Kreis Graphen

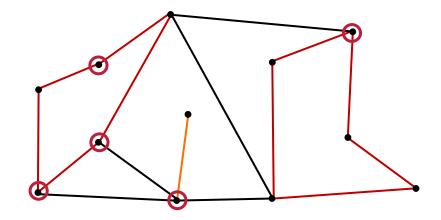




Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

Kreis Graphen

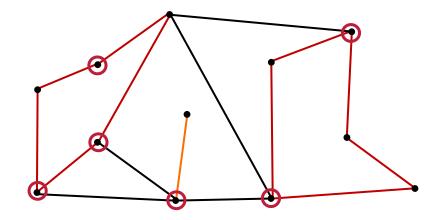




Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

Kreis Graphen

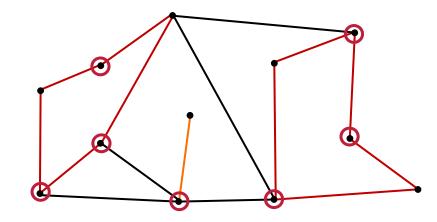




Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

Kreis Graphen

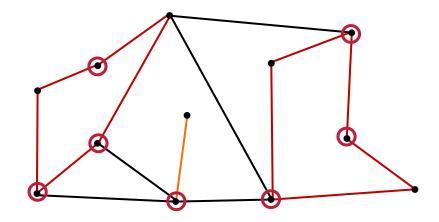




Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

> Kreis Graphen

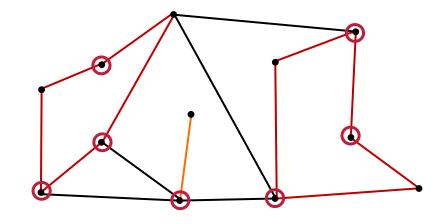




Vollständige Graphen

> Pfad Graphen

Kreis Graphen



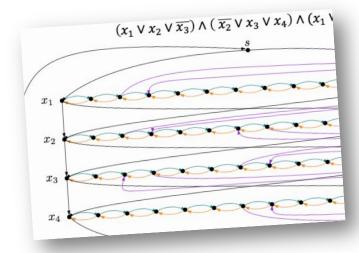
$$7 \ge |VC| \ge 1 + 3 + 3 = 7$$
  
Wie groß ist ein kleinstes Vertex Cover? 6, 7 oder 8?



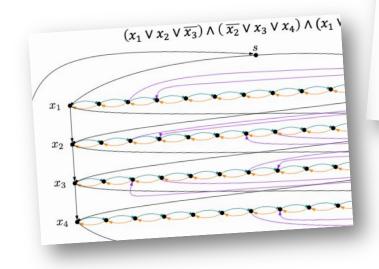
# Fragen?











## Ein paar Probleme

3-SAT HC

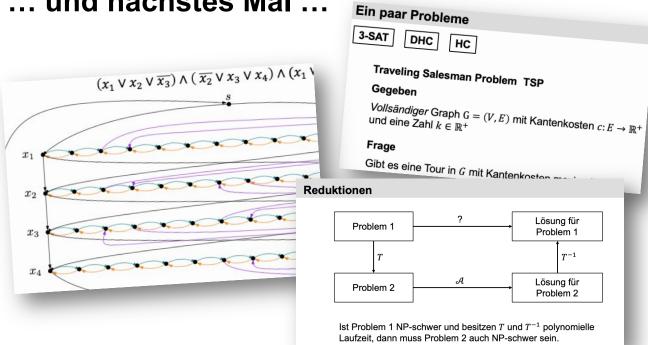
## Traveling Salesman Problem TSP

#### Gegeben

Vollsändiger Graph G = (V, E) mit Kantenkosten  $c: E \to \mathbb{R}^+$ 

#### Frage

Gibt es eine Tour in G mit Kantenkosten maximal k?





 $(x_1 \lor x_2 \lor \overline{x_3}) \land (\overline{x_2} \lor x_3 \lor x_4) \land (x_1 \lor x_2 \lor x_3 \lor x_4) \land (x_1 \lor x_2 \lor x_3 \lor x_4) \land (x_1 \lor x_2 \lor x_3 \lor x_4)$ 





## Traveling Salesman Problem TSP

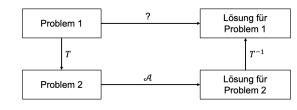
#### Gegeben

*Vollsändiger* Graph G = (V, E) mit Kantenkosten  $c: E \to \mathbb{R}^+$ 

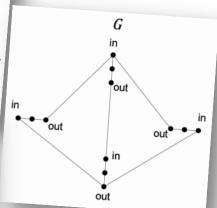
#### Frage

Gibt es eine Tour in G mit Kantenkosten

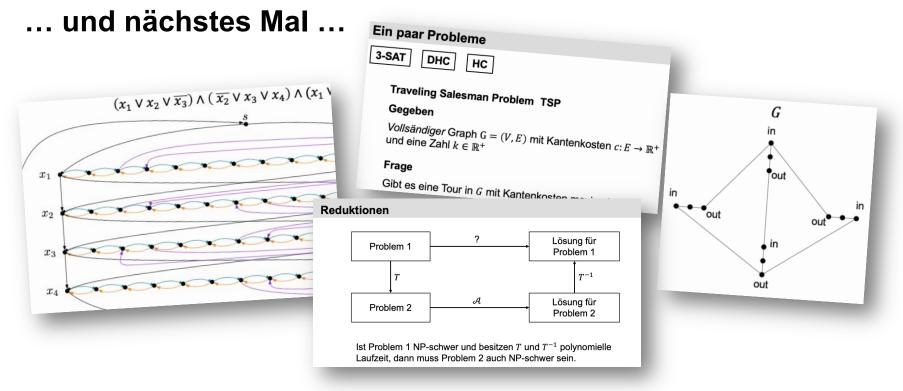
#### Reduktionen



Ist Problem 1 NP-schwer und besitzen T und  $T^{-1}$  polynomielle Laufzeit, dann muss Problem 2 auch NP-schwer sein.



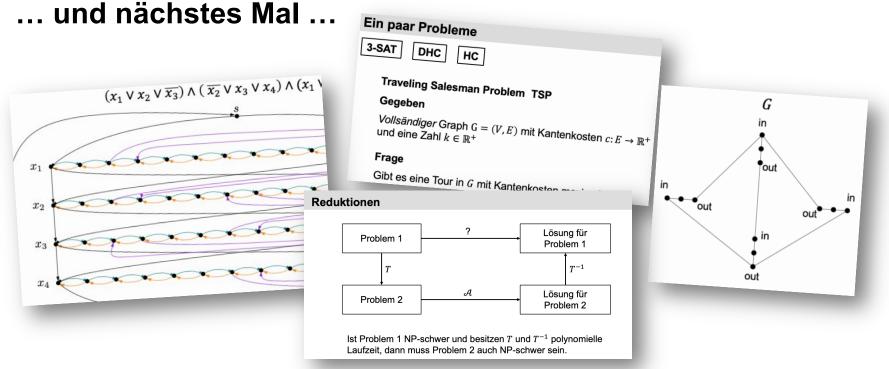












... gibt es Komplexität & Reduktionen! 🤚 🤚 🤚



am 26. Juni (in zwei Wochen)

