

# Übung 10 – Algorithmen II

Sebastian Lamm, Demian Hespe – *lamm@kit.edu, hespe@kit.edu*  
[http://algo2.iti.kit.edu/AlgorithmenII\\_WS18.php](http://algo2.iti.kit.edu/AlgorithmenII_WS18.php)

Institut für Theoretische Informatik - Algorithmik II

```
result = current_weight;
return true;

for( EdgeID eid = graph.edgeBegin( current ); eid != graph.edgeEnd( current ); ++eid ){
    const Edge & edge = graph.getEdge( eid );
    COUNTING( statistic_data.inc( DijkstraStatisticData::TOUCHED_EDGES ) );
    if( edge.forward ){
        COUNTING( statistic_data.inc( DijkstraStatisticData::RELAXED_EDGES ) );
        Weight new_weight = edge.weight + current_weight;
        GUARANTEE( new_weight >= current_weight, std::runtime_error, "Weight overflow detected." );
        if( !priority_queue.isReached( edge.target ) ){
            COUNTING( statistic_data.inc( DijkstraStatisticData::SUCCESSFULLY_RELAXED_EDGES ) );
            COUNTING( statistic_data.inc( DijkstraStatisticData::REACHED_NODES ) );
            priority_queue.push( edge.target, new_weight );
        } else {
            if( priority_queue.getCurrentKey( edge.target ) > new_weight ){
                COUNTING( statistic_data.inc( DijkstraStatisticData::INCORRECTLY_RELAXED_EDGES ) );
                priority_queue.decreaseKey( edge.target, new_weight );
            }
        }
    }
}
```

# Organisatorisches

Klausurtermin

Di 19.02.2019 13:00 Uhr

Hörsaaleinteilung wird rechtzeitig bekannt gegeben

Klausuranmeldung

Noch bis 12.02.2019 im Studierendenportal möglich

Evaluation der Übung

Freiwillige?

# Themenübersicht

## ■ Online Algorithmen

(Probleme mit beschränkter Information gut abschätzen)

# Online Algorithmen

## Grundlagen

- Information kommt **nach und nach** an
- Entscheidungen / Berechnungen mit **beschränkter Information**
  - normalerweise **suboptimale Lösungen**

## Beispiele

- *Ski Rental Problem*
- Job-Scheduling / Memory-Paging
- *Streaming Algorithmen*
- Suche in Labyrinthen / Routing in Kommunikationsnetzen
- ...

# Online Algorithmen

## Gütemaß

- Ein Online Algorithmus  $ALG$  hat einen **kompetitiven Faktor**

$$c = \sup_I \frac{ALG(I)}{OPT(I)}$$

mit  $OPT$  optimaler **Offline** Algorithmus,  $I$  Probleminstanz  
(hier für Minimierungsprobleme; “Approximationsfaktor”  $c$ )

## Einige Eigenschaften

- $c = \infty$  möglich  $\longrightarrow$  Online Algorithmus beliebig schlecht
- $c = const.$  (normal nicht von Problemgröße abhängig)  
aber ev. abhängig von weiteren Problemparametern

# Online Algorithmen

## Ski Rental Problem

### Generische Problembeschreibung

- kostenpflichtige Nutzung einer Leistung (alle Kosten  $> 0$ )
  - einmalige Kosten  $K$  für unbeschränkte Nutzung oder
  - Kosten  $k < K$  für jede Nutzung
- Anzahl Nutzungen  $n$  unbekannt  
 $\Rightarrow$  (Wann) Soll man  $K$  für unbeschränkte Nutzung zahlen?

### Nomenklatur

- Instanz  $I$  durch Anzahl Nutzungen  $n$  bestimmt
- $OPT(I)$ ,  $ALG(I) \hat{=}$  Gesamtkosten

# Online Algorithmen

## Ski Rental

- allgemein gilt  $c = \sup_n \frac{ALG(n)}{OPT(n)}$

- $OPT(n) = \begin{cases} n \cdot k & n \cdot k < K \\ K & \text{sonst} \end{cases}$

- $ALG(n) = \begin{cases} n \cdot k & n < x \\ (x-1) \cdot k + K & \text{sonst} \end{cases}$   
(zahle  $K$  vor  $x$ -ter Nutzung)

$\Rightarrow c =$

# Online Algorithmen

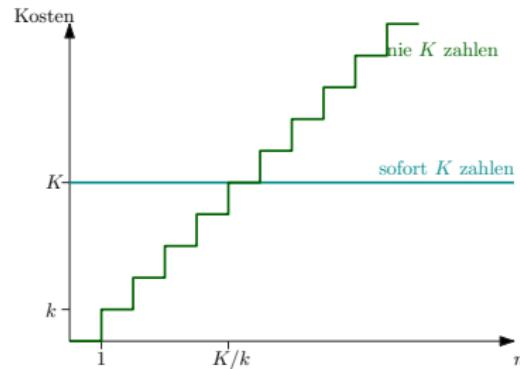
## Ski Rental

- allgemein gilt  $c = \sup_n \frac{ALG(n)}{OPT(n)}$

- $OPT(n) = \begin{cases} n \cdot k & n \cdot k < K \\ K & \text{sonst} \end{cases}$

- $ALG(n) = \begin{cases} n \cdot k & n < x \\ (x-1) \cdot k + K & \text{sonst} \end{cases}$   
(zahle  $K$  vor  $x$ -ter Nutzung)

$$\Rightarrow c =$$



# Online Algorithmen

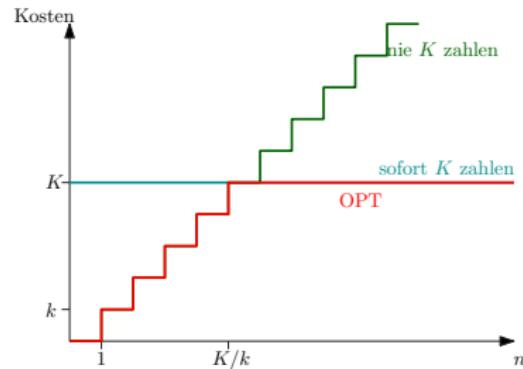
## Ski Rental

- allgemein gilt  $c = \sup_n \frac{ALG(n)}{OPT(n)}$

- $OPT(n) = \begin{cases} n \cdot k & n \cdot k < K \\ K & \text{sonst} \end{cases}$

- $ALG(n) = \begin{cases} n \cdot k & n < x \\ (x-1) \cdot k + K & \text{sonst} \end{cases}$   
(zahle  $K$  vor  $x$ -ter Nutzung)

$\Rightarrow c =$



# Online Algorithmen

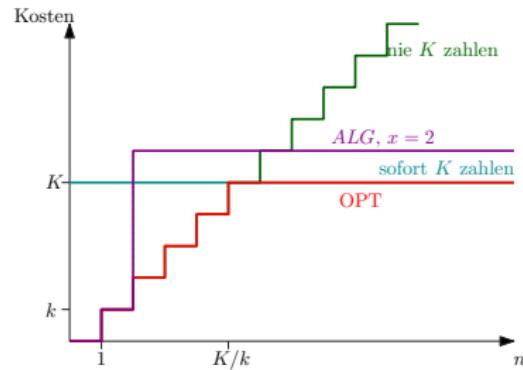
## Ski Rental

- allgemein gilt  $c = \sup_n \frac{ALG(n)}{OPT(n)}$

- $OPT(n) = \begin{cases} n \cdot k & n \cdot k < K \\ K & \text{sonst} \end{cases}$

- $ALG(n) = \begin{cases} n \cdot k & n < x \\ (x-1) \cdot k + K & \text{sonst} \end{cases}$   
(zahle  $K$  vor  $x$ -ter Nutzung)

$$\Rightarrow c =$$



# Online Algorithmen

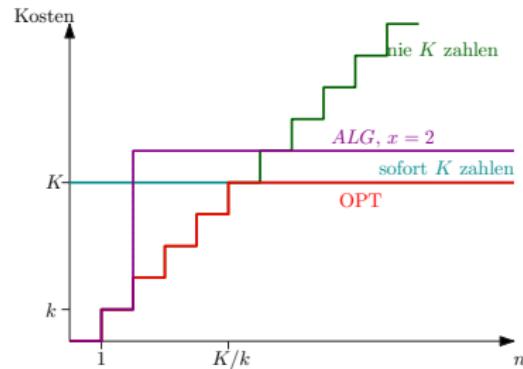
## Ski Rental

- allgemein gilt  $c = \sup_n \frac{ALG(n)}{OPT(n)}$

- $OPT(n) = \begin{cases} n \cdot k & n \cdot k < K \\ K & \text{sonst} \end{cases}$

- $ALG(n) = \begin{cases} n \cdot k & n < x \\ (x-1) \cdot k + K & \text{sonst} \\ (\text{zahle } K \text{ vor } x\text{-ter Nutzung}) \end{cases}$

$\Rightarrow c = ?$



# Online Algorithmen

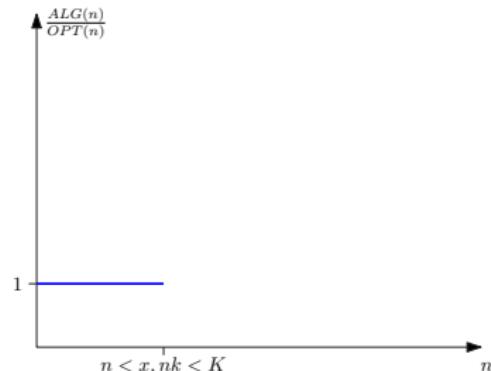
## Ski Rental

- allgemein gilt  $c = \sup_n \frac{ALG(n)}{OPT(n)}$

- $OPT(n) = \begin{cases} n \cdot k & n \cdot k < K \\ K & \text{sonst} \end{cases}$

- $ALG(n) = \begin{cases} n \cdot k & n < x \\ (x-1) \cdot k + K & \text{sonst} \end{cases}$   
(zahle  $K$  vor  $x$ -ter Nutzung)

$$\Rightarrow c = ?$$



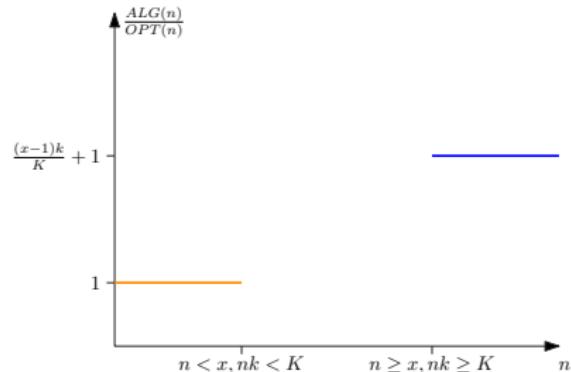
# Online Algorithmen

## Ski Rental

- allgemein gilt  $c = \sup_n \frac{ALG(n)}{OPT(n)}$

- $OPT(n) = \begin{cases} n \cdot k & n \cdot k < K \\ K & \text{sonst} \end{cases}$

- $ALG(n) = \begin{cases} n \cdot k & n < x \\ (x-1) \cdot k + K & \text{sonst} \end{cases}$   
(zahle  $K$  vor  $x$ -ter Nutzung)



$$\Rightarrow c = ?$$

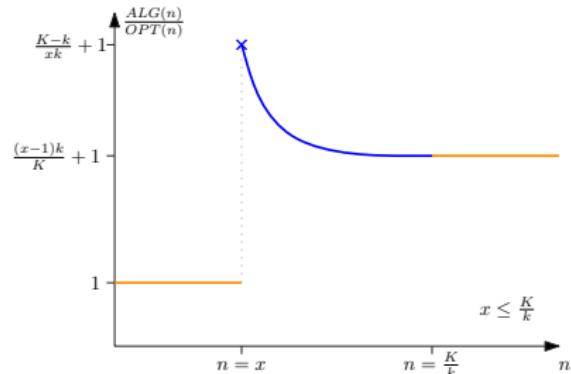
# Online Algorithmen

## Ski Rental

- allgemein gilt  $c = \sup_n \frac{ALG(n)}{OPT(n)}$

- $OPT(n) = \begin{cases} n \cdot k & n \cdot k < K \\ K & \text{sonst} \end{cases}$

- $ALG(n) = \begin{cases} n \cdot k & n < x \\ (x-1) \cdot k + K & \text{sonst} \end{cases}$   
(zahle  $K$  vor  $x$ -ter Nutzung)



$$\Rightarrow c = ?$$

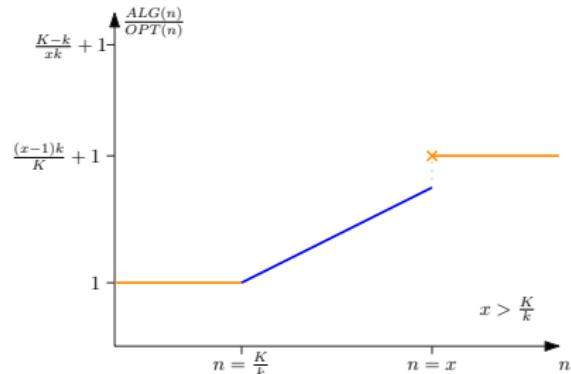
# Online Algorithmen

## Ski Rental

- allgemein gilt  $c = \sup_n \frac{ALG(n)}{OPT(n)}$

- $OPT(n) = \begin{cases} n \cdot k & n \cdot k < K \\ K & \text{sonst} \end{cases}$

- $ALG(n) = \begin{cases} n \cdot k & n < x \\ (x-1) \cdot k + K & \text{sonst} \end{cases}$   
(zahle  $K$  vor  $x$ -ter Nutzung)



$$\Rightarrow c = ?$$

# Online Algorithmen

## Ski Rental

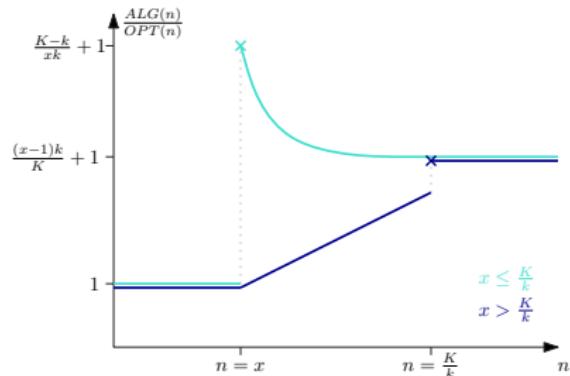
■ allgemein gilt  $c = \sup_n \frac{ALG(n)}{OPT(n)}$

$$■ OPT(n) = \begin{cases} n \cdot k & n \cdot k < K \\ K & \text{sonst} \end{cases}$$

$$■ ALG(n) = \begin{cases} n \cdot k & n < x \\ (x-1) \cdot k + K & \text{sonst} \end{cases}$$

(zahle  $K$  vor  $x$ -ter Nutzung)

$$\Rightarrow c = \begin{cases} \frac{K-k}{xk} + 1 & x \leq \frac{K}{k} \\ \frac{(x-1)k}{K} + 1 & \text{sonst} \end{cases}$$



# Online Algorithmen

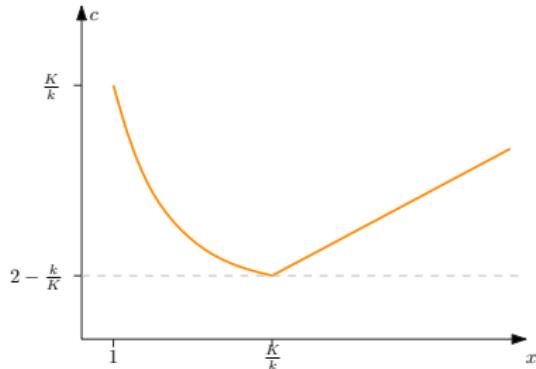
## Ski Rental

- allgemein gilt  $c = \sup_n \frac{ALG(n)}{OPT(n)}$

- $OPT(n) = \begin{cases} n \cdot k & n \cdot k < K \\ K & \text{sonst} \end{cases}$

- $ALG(n) = \begin{cases} n \cdot k & n < x \\ (x-1) \cdot k + K & \text{sonst} \end{cases}$   
(zahle  $K$  vor  $x$ -ter Nutzung)

$$\Rightarrow c = \begin{cases} \frac{K-k}{xk} + 1 & x \leq \frac{K}{k} \\ \frac{(x-1)k}{K} + 1 & \text{sonst} \end{cases}$$



# Online Algorithmen

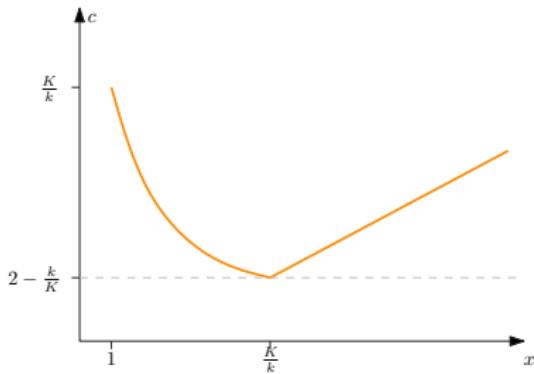
## Ski Rental

■ allgemein gilt  $c = \sup_n \frac{ALG(n)}{OPT(n)}$

■  $OPT(n) = \begin{cases} n \cdot k & n \cdot k < K \\ K & \text{sonst} \end{cases}$

■  $ALG(n) = \begin{cases} n \cdot k & n < x \\ (x-1) \cdot k + K & \text{sonst} \end{cases}$   
(zahle  $K$  vor  $x$ -ter Nutzung)

$$\Rightarrow c = \begin{cases} \frac{K-k}{xk} + 1 & x \leq \frac{K}{k} \\ \frac{(x-1)k}{K} + 1 & \text{sonst} \end{cases}$$



Sonderfall: Bezahl  $K$ , nutze nie!

$$\Rightarrow ALG(n) = K$$

$$\Rightarrow c = \infty$$

(entspricht  $x = 0$ )

# Online Algorithmen

## Ski Rental

$$\text{Es gilt } c = \begin{cases} \frac{K-k}{xk} + 1 & x \leq \frac{K}{k} \\ \frac{(x-1)k}{K} + 1 & \text{sonst} \end{cases}$$

**Frage:** Für welches  $x$  ist  $c$  minimal?

⇒ für  $x = \frac{K}{k}$  ist  $c$  minimal mit  $c = 2 - \frac{k}{K}$

Zahlenbeispiel:  $K = 100, k = 10 \Rightarrow c = 1.9$

**Bester randomisierter Algorithmus:**  $c = e/(e-1) \approx 1.58$

# Online Algorithmen

## Ski Rental

$$\text{Es gilt } c = \begin{cases} \frac{K-k}{xk} + 1 & x \leq \frac{K}{k} \\ \frac{(x-1)k}{K} + 1 & \text{sonst} \end{cases}$$

**Frage:** Für welches  $x$  ist  $c$  minimal?

⇒ für  $x = \frac{K}{k}$  ist  $c$  minimal mit  $c = 2 - \frac{k}{K}$

Zahlenbeispiel:  $K = 100, k = 10 \Rightarrow c = 1.9$

**Bester randomisierter Algorithmus:**  $c = e/(e-1) \approx 1.58$

# Online Algorithmen

## Ski Rental

$$\text{Es gilt } c = \begin{cases} \frac{K-k}{xk} + 1 & x \leq \frac{K}{k} \\ \frac{(x-1)k}{K} + 1 & \text{sonst} \end{cases}$$

**Frage:** Für welches  $x$  ist  $c$  minimal?

⇒ für  $x = \frac{K}{k}$  ist  $c$  minimal mit  $c = 2 - \frac{k}{K}$

Zahlenbeispiel:  $K = 100, k = 10 \Rightarrow c = 1.9$

Bester randomisierter Algorithmus:  $c = e/(e-1) \approx 1.58$

# Online Algorithmen

## Ski Rental

$$\text{Es gilt } c = \begin{cases} \frac{K-k}{xk} + 1 & x \leq \frac{K}{k} \\ \frac{(x-1)k}{K} + 1 & \text{sonst} \end{cases}$$

**Frage:** Für welches  $x$  ist  $c$  minimal?

$\Rightarrow$  für  $x = \frac{K}{k}$  ist  $c$  minimal mit  $c = 2 - \frac{k}{K}$

Zahlenbeispiel:  $K = 100, k = 10 \Rightarrow c = 1.9$

**Bester randomisierter Algorithmus:**  $c = e/(e-1) \approx 1.58$

### ***Doubling***

- Strategie für Online/Offline Approximationsalgorithmen

### Idee

- schätze Lösung konservativ ab (eher zu kleine Schätzung)
- prüfe, ob Problem gelöst
- falls nicht erfolgreich, vergrößere Schätzung geometrisch  
(z.B. verdoppeln, verdreifachen, ...)

# Online Algorithmen

## *Online Bidding*

### Problembeschreibung

- Unbekannter Zielwert  $U > 1$
- Bieter gibt eine Reihe an Geboten ( $b_i$ ) ab bis  $b_k \geq U$
- Bieter muss Summe der Gebote  $\sum_{i=0}^k b_i$  bezahlen  
⇒ Wie kann der Bieter möglichst geschickt vorgehen?

### Nomenklatur

- Lösung durch Reihe ( $b_i$ ) beschrieben
- $OPT(I)$ ,  $ALG(I) \doteq$  summierten Kosten

### Optimaler Offline Algorithmus

- kennt den Zielwert  $U$
- folglich bietet er direkt  $b_0 = U$   
 $\Rightarrow OPT = U$

### Kompetitiver Faktor

$$c = \sup_{k, U} \left\{ \frac{b_0 + b_1 + \cdots + b_k}{U} : b_{k-1} < U \leq b_k \right\}$$

- Strategien sind z.B. (a)  $b_i = i \cdot x$ , (b)  $b_i = a \cdot x^i$

# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (a)  $b_i = i \cdot x$  ( $x > 0$ )

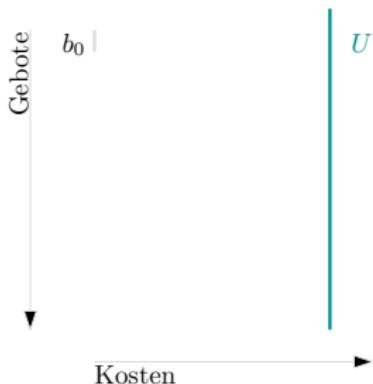
■ worst case:  $b_{k-1} = (k-1) \cdot x = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k+1 = \left( \frac{U-\varepsilon}{x} + 1 \right) + 1 \leq \frac{U}{x} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k i \cdot x = \frac{1}{2}(k+1)k \cdot x$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{1}{2U} \left( \frac{U}{x} + 2 \right) \left( \frac{U}{x} + 1 \right) \cdot x$$

$$\Rightarrow c = \infty$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (a)  $b_i = i \cdot x$  ( $x > 0$ )

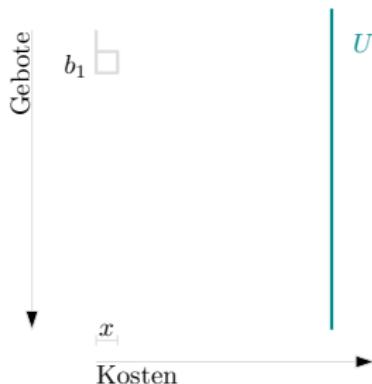
■ worst case:  $b_{k-1} = (k-1) \cdot x = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k+1 = \left( \frac{U-\varepsilon}{x} + 1 \right) + 1 \leq \frac{U}{x} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k i \cdot x = \frac{1}{2}(k+1)k \cdot x$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{1}{2U} \left( \frac{U}{x} + 2 \right) \left( \frac{U}{x} + 1 \right) \cdot x$$

$$\Rightarrow c = \infty$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (a)  $b_i = i \cdot x$  ( $x > 0$ )

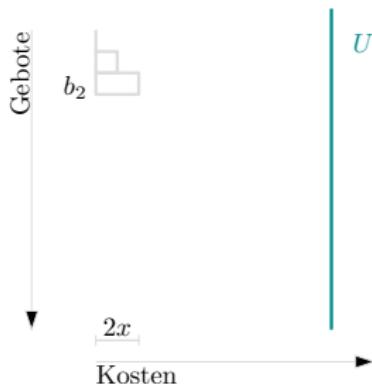
■ worst case:  $b_{k-1} = (k-1) \cdot x = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k+1 = \left( \frac{U-\varepsilon}{x} + 1 \right) + 1 \leq \frac{U}{x} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k i \cdot x = \frac{1}{2}(k+1)k \cdot x$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{1}{2U} \left( \frac{U}{x} + 2 \right) \left( \frac{U}{x} + 1 \right) \cdot x$$

$$\Rightarrow c = \infty$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (a)  $b_i = i \cdot x$  ( $x > 0$ )

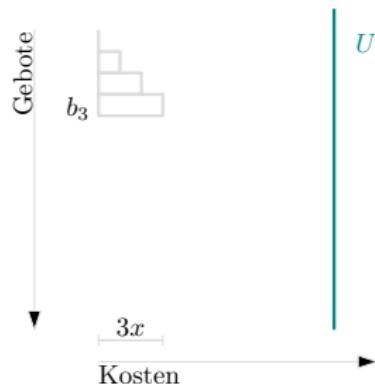
■ worst case:  $b_{k-1} = (k-1) \cdot x = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k+1 = \left( \frac{U-\varepsilon}{x} + 1 \right) + 1 \leq \frac{U}{x} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k i \cdot x = \frac{1}{2}(k+1)k \cdot x$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{1}{2U} \left( \frac{U}{x} + 2 \right) \left( \frac{U}{x} + 1 \right) \cdot x$$

$$\Rightarrow c = \infty$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (a)  $b_i = i \cdot x$  ( $x > 0$ )

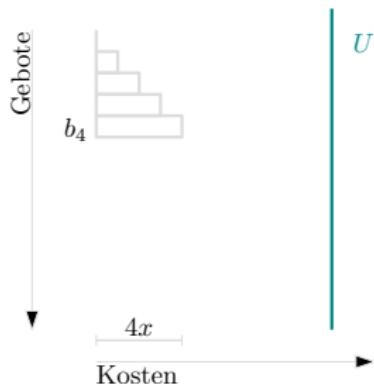
■ worst case:  $b_{k-1} = (k-1) \cdot x = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k+1 = \left( \frac{U-\varepsilon}{x} + 1 \right) + 1 \leq \frac{U}{x} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k i \cdot x = \frac{1}{2}(k+1)k \cdot x$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{1}{2U} \left( \frac{U}{x} + 2 \right) \left( \frac{U}{x} + 1 \right) \cdot x$$

$$\Rightarrow c = \infty$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (a)  $b_i = i \cdot x$  ( $x > 0$ )

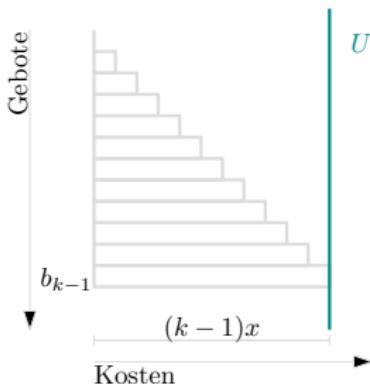
■ worst case:  $b_{k-1} = (k-1) \cdot x = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k+1 = \left( \frac{U-\varepsilon}{x} + 1 \right) + 1 \leq \frac{U}{x} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k i \cdot x = \frac{1}{2}(k+1)k \cdot x$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{1}{2U} \left( \frac{U}{x} + 2 \right) \left( \frac{U}{x} + 1 \right) \cdot x$$

$$\Rightarrow c = \infty$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (a)  $b_i = i \cdot x$  ( $x > 0$ )

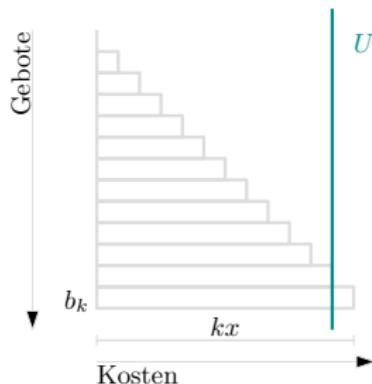
■ worst case:  $b_{k-1} = (k-1) \cdot x = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k+1 = \left( \frac{U-\varepsilon}{x} + 1 \right) + 1 \leq \frac{U}{x} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k i \cdot x = \frac{1}{2}(k+1)k \cdot x$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{1}{2U} \left( \frac{U}{x} + 2 \right) \left( \frac{U}{x} + 1 \right) \cdot x$$

$$\Rightarrow c = \infty$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (a)  $b_i = i \cdot x$  ( $x > 0$ )

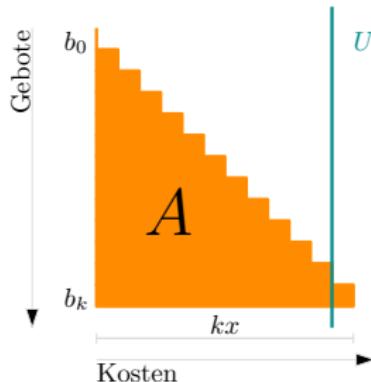
■ worst case:  $b_{k-1} = (k-1) \cdot x = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k+1 = \left( \frac{U-\varepsilon}{x} + 1 \right) + 1 \leq \frac{U}{x} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k i \cdot x = \frac{1}{2}(k+1)k \cdot x$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{1}{2U} \left( \frac{U}{x} + 2 \right) \left( \frac{U}{x} + 1 \right) \cdot x$$

$$\Rightarrow c = \infty$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (a)  $b_i = i \cdot x$  ( $x > 0$ )

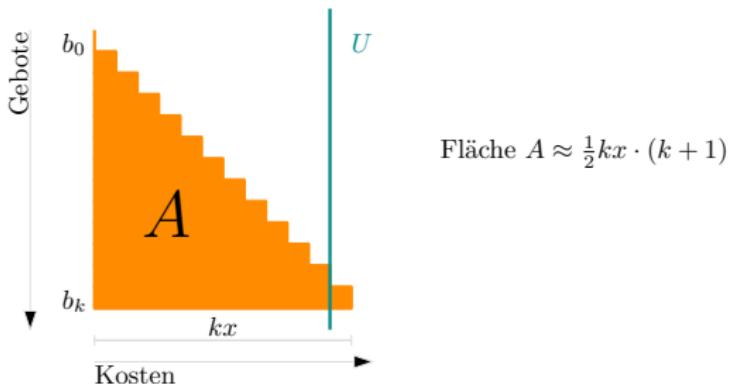
■ worst case:  $b_{k-1} = (k-1) \cdot x = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k+1 = \left( \frac{U-\varepsilon}{x} + 1 \right) + 1 \leq \frac{U}{x} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k i \cdot x = \frac{1}{2}(k+1)k \cdot x$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{1}{2U} \left( \frac{U}{x} + 2 \right) \left( \frac{U}{x} + 1 \right) \cdot x$$

$$\Rightarrow c = \infty$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (a)  $b_i = i \cdot x$  ( $x > 0$ )

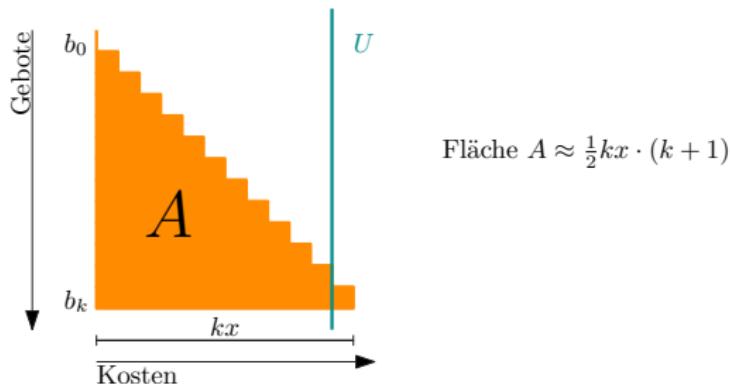
■ worst case:  $b_{k-1} = (k-1) \cdot x = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k + 1 = \left( \frac{U-\varepsilon}{x} + 1 \right) + 1 \leq \frac{U}{x} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k i \cdot x = \frac{1}{2}(k+1)k \cdot x$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{1}{2U} \left( \frac{U}{x} + 2 \right) \left( \frac{U}{x} + 1 \right) \cdot x$$

$$\Rightarrow c = \infty$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (a)  $b_i = i \cdot x$  ( $x > 0$ )

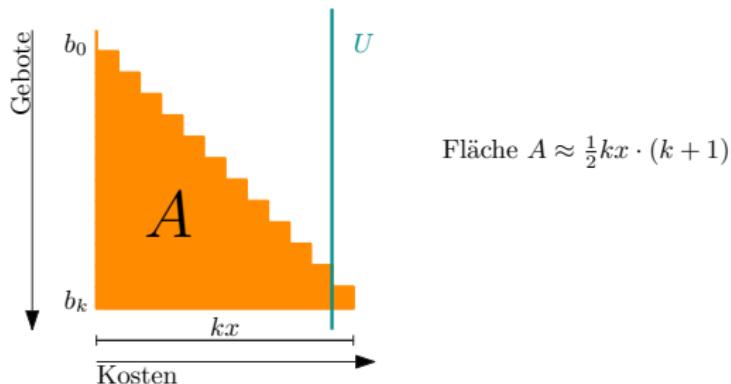
■ worst case:  $b_{k-1} = (k-1) \cdot x = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k + 1 = \left( \frac{U-\varepsilon}{x} + 1 \right) + 1 \leq \frac{U}{x} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k i \cdot x = \frac{1}{2}(k+1)k \cdot x$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{1}{2U} \left( \frac{U}{x} + 2 \right) \left( \frac{U}{x} + 1 \right) \cdot x$$

$\Rightarrow c = \infty$  (unabhängig von  $x$  schlecht)



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (b)  $b_i = a \cdot x^i$  ( $x > 1$ )

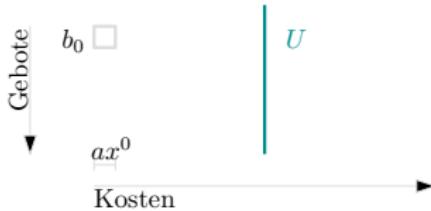
■ *worst case:*  $b_{k-1} = a \cdot x^{k-1} = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k + 1 = \left( \log_x \left( \frac{U-\varepsilon}{a} \right) + 1 \right) + 1 \leq \log_x \frac{U}{a} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k a \cdot x^i = \frac{a \cdot (x^{k+1} - 1)}{x - 1} \leq \frac{a \cdot (x^{\log_x \frac{U}{a} + 2} - 1)}{x - 1} = \frac{a \cdot (\frac{U}{a} x^2 - 1)}{x - 1}$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{x^2}{x-1} - \frac{a}{(x-1)U}$$

$$\Rightarrow c \leq \frac{x^2}{x-1}$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (b)  $b_i = a \cdot x^i$  ( $x > 1$ )

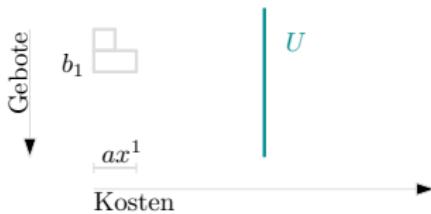
■ **worst case:**  $b_{k-1} = a \cdot x^{k-1} = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k + 1 = \left( \log_x \left( \frac{U - \varepsilon}{a} \right) + 1 \right) + 1 \leq \log_x \frac{U}{a} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k a \cdot x^i = \frac{a \cdot (x^{k+1} - 1)}{x - 1} \leq \frac{a \cdot (x^{\log_x \frac{U}{a} + 2} - 1)}{x - 1} = \frac{a \cdot (\frac{U}{a} x^2 - 1)}{x - 1}$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{x^2}{x-1} - \frac{a}{(x-1)U}$$

$$\Rightarrow c \leq \frac{x^2}{x-1}$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (b)  $b_i = a \cdot x^i$  ( $x > 1$ )

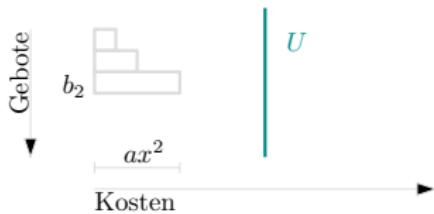
■ **worst case:**  $b_{k-1} = a \cdot x^{k-1} = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k + 1 = \left( \log_x \left( \frac{U-\varepsilon}{a} \right) + 1 \right) + 1 \leq \log_x \frac{U}{a} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k a \cdot x^i = \frac{a \cdot (x^{k+1} - 1)}{x - 1} \leq \frac{a \cdot (x^{\log_x \frac{U}{a} + 2} - 1)}{x - 1} = \frac{a \cdot (\frac{U}{a} x^2 - 1)}{x - 1}$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{x^2}{x-1} - \frac{a}{(x-1)U}$$

$$\Rightarrow c \leq \frac{x^2}{x-1}$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (b)  $b_i = a \cdot x^i$  ( $x > 1$ )

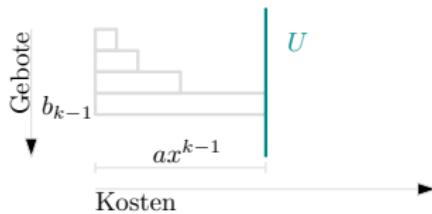
■ **worst case:**  $b_{k-1} = a \cdot x^{k-1} = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k + 1 = \left( \log_x \left( \frac{U-\varepsilon}{a} \right) + 1 \right) + 1 \leq \log_x \frac{U}{a} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k a \cdot x^i = \frac{a \cdot (x^{k+1} - 1)}{x - 1} \leq \frac{a \cdot (x^{\log_x \frac{U}{a} + 2} - 1)}{x - 1} = \frac{a \cdot (\frac{U}{a} x^2 - 1)}{x - 1}$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{x^2}{x-1} - \frac{a}{(x-1)U}$$

$$\Rightarrow c \leq \frac{x^2}{x-1}$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (b)  $b_i = a \cdot x^i$  ( $x > 1$ )

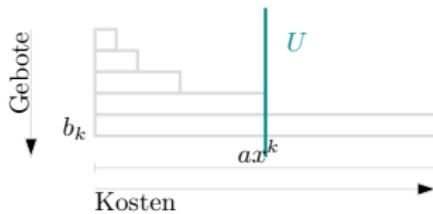
■ *worst case:*  $b_{k-1} = a \cdot x^{k-1} = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k + 1 = \left( \log_x \left( \frac{U - \varepsilon}{a} \right) + 1 \right) + 1 \leq \log_x \frac{U}{a} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k a \cdot x^i = \frac{a \cdot (x^{k+1} - 1)}{x - 1} \leq \frac{a \cdot (x^{\log_x \frac{U}{a} + 2} - 1)}{x - 1} = \frac{a \cdot (\frac{U}{a} x^2 - 1)}{x - 1}$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{x^2}{x-1} - \frac{a}{(x-1)U}$$

$$\Rightarrow c \leq \frac{x^2}{x-1}$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (b)  $b_i = a \cdot x^i$  ( $x > 1$ )

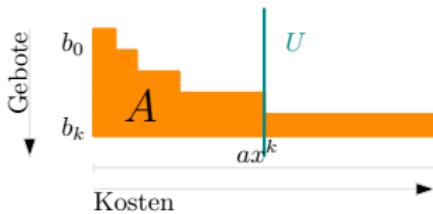
■ **worst case:**  $b_{k-1} = a \cdot x^{k-1} = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k + 1 = \left( \log_x \left( \frac{U-\varepsilon}{a} \right) + 1 \right) + 1 \leq \log_x \frac{U}{a} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k a \cdot x^i = \frac{a \cdot (x^{k+1} - 1)}{x - 1} \leq \frac{a \cdot (x^{\log_x \frac{U}{a} + 2} - 1)}{x - 1} = \frac{a \cdot (\frac{U}{a} x^2 - 1)}{x - 1}$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{x^2}{x-1} - \frac{a}{(x-1)U}$$

$$\Rightarrow c \leq \frac{x^2}{x-1}$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (b)  $b_i = a \cdot x^i$  ( $x > 1$ )

■ **worst case:**  $b_{k-1} = a \cdot x^{k-1} = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k + 1 = \left( \log_x \left( \frac{U - \varepsilon}{a} \right) + 1 \right) + 1 \leq \log_x \frac{U}{a} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k a \cdot x^i = \frac{a \cdot (x^{k+1} - 1)}{x - 1} \leq \frac{a \cdot (x^{\log_x \frac{U}{a} + 2} - 1)}{x - 1} = \frac{a \cdot (\frac{U}{a} x^2 - 1)}{x - 1}$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{x^2}{x-1} - \frac{a}{(x-1)U}$$

$$\Rightarrow c \leq \frac{x^2}{x-1}$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (b)  $b_i = a \cdot x^i$  ( $x > 1$ )

■ *worst case:*  $b_{k-1} = a \cdot x^{k-1} = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k + 1 = \left( \log_x \left( \frac{U-\varepsilon}{a} \right) + 1 \right) + 1 \leq \log_x \frac{U}{a} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k a \cdot x^i = \frac{a \cdot (x^{k+1} - 1)}{x - 1} \leq \frac{a \cdot (x^{\log_x \frac{U}{a} + 2} - 1)}{x - 1} = \frac{a \cdot (\frac{U}{a} x^2 - 1)}{x - 1}$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{x^2}{x-1} - \frac{a}{(x-1)U}$$

$$\Rightarrow c \leq \frac{x^2}{x-1}$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

**Analyse:** (b)  $b_i = a \cdot x^i$  ( $x > 1$ )

■ *worst case:*  $b_{k-1} = a \cdot x^{k-1} = U - \varepsilon$  ( $k > 0, \varepsilon \rightarrow 0$ )

$$\Rightarrow \text{Anzahl Gebote: } k + 1 = \left( \log_x \left( \frac{U-\varepsilon}{a} \right) + 1 \right) + 1 \leq \log_x \frac{U}{a} + 2$$

$$\Rightarrow ALG = \sum_{i=0}^k a \cdot x^i = \frac{a \cdot (x^{k+1} - 1)}{x - 1} \leq \frac{a \cdot (x^{\log_x \frac{U}{a} + 2} - 1)}{x - 1} = \frac{a \cdot (\frac{U}{a} x^2 - 1)}{x - 1}$$

$$\Rightarrow \frac{ALG}{OPT} \leq \frac{x^2}{x-1} - \frac{a}{(x-1)U}$$

$$\Rightarrow c \leq \frac{x^2}{x-1} \quad (\text{minimal für } x = 2 \Rightarrow c \leq 4)$$



# Online Algorithmen

## Online Bidding

### Beweis, dass $c = 4$ untere Schranke ist

- Definiere:

- $s_k = \sum_{i=0}^k b_i$

- $y_k = \frac{s_{k+1}}{s_k}$

- Annahme: es existiert  $c < 4$  mit  $\frac{s_k}{U_k} < c$  f.a.  $k, U_k$  ( $U_k = b_{k-1} + \epsilon_k$ )

$$\Rightarrow s_{k+1} < c \cdot (b_k + \epsilon_{k+1}) = c(s_k - s_{k-1} + \epsilon_{k+1})$$

$$\Rightarrow y_k < c\left(1 - \frac{1}{y_{k-1}} + \frac{\epsilon_{k+1}}{s_k}\right) < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + \frac{c \cdot \epsilon_{k+1}}{s_k} \quad (\cdot \frac{1}{s_k}, \text{ mit } 1 - \frac{1}{x} < \frac{x}{4})$$

$$\Rightarrow y_k < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + 2^{-k} \quad (\text{mit } \epsilon_{k+1} = \frac{s_k}{c \cdot 2^k})$$

$$\Rightarrow y_k < \left(\frac{c}{4}\right)^1 \cdot y_{k-1} + 2^{-k} < \left(\frac{c}{4}\right)^2 \cdot y_{k-2} + \frac{c}{4} \cdot 2^{-(k-1)} + 2^{-k}$$

$$< \dots < \left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot y_2 + 2^{-3} + 2^{-4} + \dots + 2^{-k} < \left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot y_2 + (1 - 2^{-2})$$

$$\Rightarrow s_{k+1} < \left(\left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot \frac{s_3}{s_2} + (1 - 2^{-2})\right) \cdot s_k < s_k \quad (\text{für große } k)$$

- Widerspruch! Annahme falsch.

# Online Algorithmen

## Online Bidding

Beweis, dass  $c = 4$  untere Schranke ist

- Definiere:

- $s_k = \sum_{i=0}^k b_i$
- $y_k = \frac{s_{k+1}}{s_k}$

- Annahme: es existiert  $c < 4$  mit  $\frac{s_k}{U_k} < c$  f.a.  $k$ ,  $U_k$  ( $U_k = b_{k-1} + \epsilon_k$ )

$$\Rightarrow s_{k+1} < c \cdot (b_k + \epsilon_{k+1}) = c(s_k - s_{k-1} + \epsilon_{k+1})$$

$$\Rightarrow y_k < c\left(1 - \frac{1}{y_{k-1}} + \frac{\epsilon_{k+1}}{s_k}\right) < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + \frac{c \cdot \epsilon_{k+1}}{s_k} \quad (\cdot \frac{1}{s_k}, \text{ mit } 1 - \frac{1}{x} < \frac{x}{4})$$

$$\Rightarrow y_k < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + 2^{-k} \quad (\text{mit } \epsilon_{k+1} = \frac{s_k}{c \cdot 2^k})$$

$$\Rightarrow y_k < \left(\frac{c}{4}\right)^1 \cdot y_{k-1} + 2^{-k} < \left(\frac{c}{4}\right)^2 \cdot y_{k-2} + \frac{c}{4} \cdot 2^{-(k-1)} + 2^{-k}$$

$$< \dots < \left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot y_2 + 2^{-3} + 2^{-4} + \dots + 2^{-k} < \left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot y_2 + (1 - 2^{-2})$$

$$\Rightarrow s_{k+1} < \left(\left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot \frac{s_3}{s_2} + (1 - 2^{-2})\right) \cdot s_k < s_k \quad (\text{für große } k)$$

- Widerspruch! Annahme falsch.

# Online Algorithmen

## Online Bidding

Beweis, dass  $c = 4$  untere Schranke ist

- Definiere:
  - $s_k = \sum_{i=0}^k b_i$
  - $y_k = \frac{s_{k+1}}{s_k}$
- Annahme: es existiert  $c < 4$  mit  $\frac{s_k}{U_k} < c$  f.a.  $k, U_k$  ( $U_k = b_{k-1} + \epsilon_k$ )
  - $\Rightarrow s_{k+1} < c \cdot (b_k + \epsilon_{k+1}) = c(s_k - s_{k-1} + \epsilon_{k+1})$
  - $\Rightarrow y_k < c\left(1 - \frac{1}{y_{k-1}} + \frac{\epsilon_{k+1}}{s_k}\right) < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + \frac{c \cdot \epsilon_{k+1}}{s_k}$  ( $\cdot \frac{1}{s_k}$ , mit  $1 - \frac{1}{x} < \frac{x}{4}$ )
  - $\Rightarrow y_k < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + 2^{-k}$  (mit  $\epsilon_{k+1} = \frac{s_k}{c \cdot 2^k}$ )
  - $\Rightarrow y_k < (\frac{c}{4})^1 \cdot y_{k-1} + 2^{-k} < (\frac{c}{4})^2 \cdot y_{k-2} + \frac{c}{4} \cdot 2^{-(k-1)} + 2^{-k}$
  - $< \dots < (\frac{c}{4})^{k-2} \cdot y_2 + 2^{-3} + 2^{-4} + \dots + 2^{-k} < (\frac{c}{4})^{k-2} \cdot y_2 + (1 - 2^{-2})$
  - $\Rightarrow s_{k+1} < ((\frac{c}{4})^{k-2} \cdot \frac{s_3}{s_2} + (1 - 2^{-2})) \cdot s_k < s_k$  (für große  $k$ )

- Widerspruch! Annahme falsch.

# Online Algorithmen

## Online Bidding

Beweis, dass  $c = 4$  untere Schranke ist

- Definiere:

- $s_k = \sum_{i=0}^k b_i$
- $y_k = \frac{s_{k+1}}{s_k}$

- Annahme: es existiert  $c < 4$  mit  $\frac{s_k}{U_k} < c$  f.a.  $k, U_k$  ( $U_k = b_{k-1} + \epsilon_k$ )

$$\Rightarrow s_{k+1} < c \cdot (b_k + \epsilon_{k+1}) = c(s_k - s_{k-1} + \epsilon_{k+1})$$

$$\Rightarrow y_k < c\left(1 - \frac{1}{y_{k-1}} + \frac{\epsilon_{k+1}}{s_k}\right) < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + \frac{c \cdot \epsilon_{k+1}}{s_k} \quad (\cdot \frac{1}{s_k}, \text{ mit } 1 - \frac{1}{x} < \frac{x}{4})$$

$$\Rightarrow y_k < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + 2^{-k} \quad (\text{mit } \epsilon_{k+1} = \frac{s_k}{c \cdot 2^k})$$

$$\Rightarrow y_k < \left(\frac{c}{4}\right)^1 \cdot y_{k-1} + 2^{-k} < \left(\frac{c}{4}\right)^2 \cdot y_{k-2} + \frac{c}{4} \cdot 2^{-(k-1)} + 2^{-k}$$

$$< \dots < \left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot y_2 + 2^{-3} + 2^{-4} + \dots + 2^{-k} < \left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot y_2 + (1 - 2^{-2})$$

$$\Rightarrow s_{k+1} < \left(\left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot \frac{s_3}{s_2} + (1 - 2^{-2})\right) \cdot s_k < s_k \quad (\text{für große } k)$$

- Widerspruch! Annahme falsch.

# Online Algorithmen

## Online Bidding

Beweis, dass  $c = 4$  untere Schranke ist

- Definiere:

- $s_k = \sum_{i=0}^k b_i$
- $y_k = \frac{s_{k+1}}{s_k}$

- Annahme: es existiert  $c < 4$  mit  $\frac{s_k}{U_k} < c$  f.a.  $k, U_k$  ( $U_k = b_{k-1} + \epsilon_k$ )

$$\Rightarrow s_{k+1} < c \cdot (b_k + \epsilon_{k+1}) = c(s_k - s_{k-1} + \epsilon_{k+1})$$

$$\Rightarrow y_k < c\left(1 - \frac{1}{y_{k-1}} + \frac{\epsilon_{k+1}}{s_k}\right) < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + \frac{c \cdot \epsilon_{k+1}}{s_k} \quad (\cdot \frac{1}{s_k}, \text{ mit } 1 - \frac{1}{x} < \frac{x}{4})$$

$$\Rightarrow y_k < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + 2^{-k} \quad (\text{mit } \epsilon_{k+1} = \frac{s_k}{c \cdot 2^k})$$

$$\Rightarrow y_k < \left(\frac{c}{4}\right)^1 \cdot y_{k-1} + 2^{-k} < \left(\frac{c}{4}\right)^2 \cdot y_{k-2} + \frac{c}{4} \cdot 2^{-(k-1)} + 2^{-k}$$

$$< \dots < \left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot y_2 + 2^{-3} + 2^{-4} + \dots + 2^{-k} < \left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot y_2 + (1 - 2^{-2})$$

$$\Rightarrow s_{k+1} < \left(\left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot \frac{s_3}{s_2} + (1 - 2^{-2})\right) \cdot s_k < s_k \quad (\text{für große } k)$$

- Widerspruch! Annahme falsch.

# Online Algorithmen

## Online Bidding

Beweis, dass  $c = 4$  untere Schranke ist

- Definiere:

- $s_k = \sum_{i=0}^k b_i$
- $y_k = \frac{s_{k+1}}{s_k}$

- Annahme: es existiert  $c < 4$  mit  $\frac{s_k}{U_k} < c$  f.a.  $k, U_k$  ( $U_k = b_{k-1} + \epsilon_k$ )

$$\Rightarrow s_{k+1} < c \cdot (b_k + \epsilon_{k+1}) = c(s_k - s_{k-1} + \epsilon_{k+1})$$

$$\Rightarrow y_k < c\left(1 - \frac{1}{y_{k-1}} + \frac{\epsilon_{k+1}}{s_k}\right) < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + \frac{c \cdot \epsilon_{k+1}}{s_k} \quad (\cdot \frac{1}{s_k}, \text{ mit } 1 - \frac{1}{x} < \frac{x}{4})$$

$$\Rightarrow y_k < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + 2^{-k} \quad (\text{mit } \epsilon_{k+1} = \frac{s_k}{c \cdot 2^k})$$

$$\Rightarrow y_k < \left(\frac{c}{4}\right)^1 \cdot y_{k-1} + 2^{-k} < \left(\frac{c}{4}\right)^2 \cdot y_{k-2} + \frac{c}{4} \cdot 2^{-(k-1)} + 2^{-k}$$

$$< \dots < \left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot y_2 + 2^{-3} + 2^{-4} + \dots + 2^{-k} < \left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot y_2 + (1 - 2^{-2})$$

$$\Rightarrow s_{k+1} < \left(\left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot \frac{s_3}{s_2} + (1 - 2^{-2})\right) \cdot s_k < s_k \quad (\text{für große } k)$$

- Widerspruch! Annahme falsch.

# Online Algorithmen

## Online Bidding

Beweis, dass  $c = 4$  untere Schranke ist

- Definiere:

- $s_k = \sum_{i=0}^k b_i$
- $y_k = \frac{s_{k+1}}{s_k}$

- Annahme: es existiert  $c < 4$  mit  $\frac{s_k}{U_k} < c$  f.a.  $k, U_k$  ( $U_k = b_{k-1} + \epsilon_k$ )

$$\Rightarrow s_{k+1} < c \cdot (b_k + \epsilon_{k+1}) = c(s_k - s_{k-1} + \epsilon_{k+1})$$

$$\Rightarrow y_k < c\left(1 - \frac{1}{y_{k-1}} + \frac{\epsilon_{k+1}}{s_k}\right) < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + \frac{c \cdot \epsilon_{k+1}}{s_k} \quad (\cdot \frac{1}{s_k}, \text{ mit } 1 - \frac{1}{x} < \frac{x}{4})$$

$$\Rightarrow y_k < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + 2^{-k} \quad (\text{mit } \epsilon_{k+1} = \frac{s_k}{c \cdot 2^k})$$

$$\Rightarrow y_k < \left(\frac{c}{4}\right)^1 \cdot y_{k-1} + 2^{-k} < \left(\frac{c}{4}\right)^2 \cdot y_{k-2} + \frac{c}{4} \cdot 2^{-(k-1)} + 2^{-k}$$

$$< \dots < \left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot y_2 + 2^{-3} + 2^{-4} + \dots + 2^{-k} < \left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot y_2 + (1 - 2^{-2})$$

$$\Rightarrow s_{k+1} < \left(\left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot \frac{s_3}{s_2} + (1 - 2^{-2})\right) \cdot s_k < s_k \quad (\text{für große } k)$$

- Widerspruch! Annahme falsch.

# Online Algorithmen

## Online Bidding

Beweis, dass  $c = 4$  untere Schranke ist

- Definiere:

- $s_k = \sum_{i=0}^k b_i$
- $y_k = \frac{s_{k+1}}{s_k}$

- Annahme: es existiert  $c < 4$  mit  $\frac{s_k}{U_k} < c$  f.a.  $k, U_k$  ( $U_k = b_{k-1} + \epsilon_k$ )

$$\Rightarrow s_{k+1} < c \cdot (b_k + \epsilon_{k+1}) = c(s_k - s_{k-1} + \epsilon_{k+1})$$

$$\Rightarrow y_k < c\left(1 - \frac{1}{y_{k-1}} + \frac{\epsilon_{k+1}}{s_k}\right) < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + \frac{c \cdot \epsilon_{k+1}}{s_k} \quad (\cdot \frac{1}{s_k}, \text{ mit } 1 - \frac{1}{x} < \frac{x}{4})$$

$$\Rightarrow y_k < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + 2^{-k} \quad (\text{mit } \epsilon_{k+1} = \frac{s_k}{c \cdot 2^k})$$

$$\Rightarrow y_k < \left(\frac{c}{4}\right)^1 \cdot y_{k-1} + 2^{-k} < \left(\frac{c}{4}\right)^2 \cdot y_{k-2} + \frac{c}{4} \cdot 2^{-(k-1)} + 2^{-k}$$

$$< \dots < \left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot y_2 + 2^{-3} + 2^{-4} + \dots + 2^{-k} < \left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot y_2 + (1 - 2^{-2})$$

$$\Rightarrow s_{k+1} < \left(\left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot \frac{s_3}{s_2} + (1 - 2^{-2})\right) \cdot s_k < s_k \quad (\text{für große } k)$$

- Widerspruch! Annahme falsch.

# Online Algorithmen

## Online Bidding

Beweis, dass  $c = 4$  untere Schranke ist

- Definiere:

- $s_k = \sum_{i=0}^k b_i$
- $y_k = \frac{s_{k+1}}{s_k}$

- Annahme: es existiert  $c < 4$  mit  $\frac{s_k}{U_k} < c$  f.a.  $k, U_k$  ( $U_k = b_{k-1} + \epsilon_k$ )

$$\Rightarrow s_{k+1} < c \cdot (b_k + \epsilon_{k+1}) = c(s_k - s_{k-1} + \epsilon_{k+1})$$

$$\Rightarrow y_k < c\left(1 - \frac{1}{y_{k-1}} + \frac{\epsilon_{k+1}}{s_k}\right) < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + \frac{c \cdot \epsilon_{k+1}}{s_k} \quad (\cdot \frac{1}{s_k}, \text{ mit } 1 - \frac{1}{x} < \frac{x}{4})$$

$$\Rightarrow y_k < \frac{c}{4} \cdot y_{k-1} + 2^{-k} \quad (\text{mit } \epsilon_{k+1} = \frac{s_k}{c \cdot 2^k})$$

$$\Rightarrow y_k < \left(\frac{c}{4}\right)^1 \cdot y_{k-1} + 2^{-k} < \left(\frac{c}{4}\right)^2 \cdot y_{k-2} + \frac{c}{4} \cdot 2^{-(k-1)} + 2^{-k}$$

$$< \dots < \left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot y_2 + 2^{-3} + 2^{-4} + \dots + 2^{-k} < \left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot y_2 + (1 - 2^{-2})$$

$$\Rightarrow s_{k+1} < \left(\left(\frac{c}{4}\right)^{k-2} \cdot \frac{s_3}{s_2} + (1 - 2^{-2})\right) \cdot s_k < s_k \quad (\text{für große } k)$$

- Widerspruch! Annahme falsch.

# Online Algorithmen

## Zusammenfassung

### Wissenswert (nicht erschöpfend!)

- kompetitiver Faktor  $c$
- *Doubling* Technik
- *Ski Rental* Problem

### Typische Fragestellungen

- Gegeben sei Algorithmus  $X$ . Wie groß ist sein kompetitiver Faktor?
- Geben Sie einen Algorithmus mit kompetitivem Faktor  $c$  an.
- Bestimme untere Schranke für kompetitiven Faktor  $c$  von Problem  $P$ .



# Feierabend!