

Title: Seidl: GAD (05.07.2016)

Date: Tue Jul 05 14:22:36 CEST 2016

Duration: 91:56 min

Pages: 59

## KMP-Algorithmus

---

**Funktion**  $KMP(t[], n, s[], m)$

---

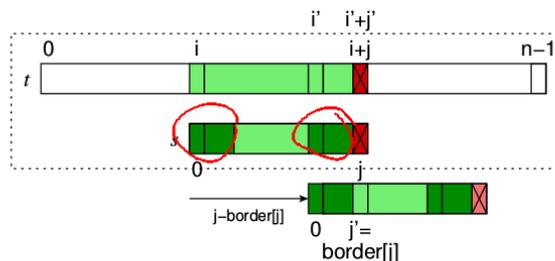
```

int border[m + 1];
computeBorders(border, m, s);
int i := 0, j := 0;
while i ≤ n - m do
    while t[i + j] = s[j] do
        j++;
        if j = m then
            return TRUE;
        i := i + (j - border[j]); // Es gilt j - border[j] > 0
        j := max{0, border[j]};
return FALSE;
    
```

---

## Sichere Shifts

Shift um  $j - border[j]$



## Laufzeit des KMP-Algorithmus: erfolgreiche Vergleiche

Nach **erfolgreichem** Vergleich (Mismatch) wird  $(i + j)$  nie kleiner:

- Seien dazu  $i$  und  $j$  die Werte vor einem erfolglosen Vergleich und  $i'$  und  $j'$  die Werte nach einem erfolglosen Vergleich.
- Wert vor dem Vergleich:  $i + j$
- Wert nach dem Vergleich:  
 $i' + j' = (i + j - border[j]) + (\max\{0, border[j]\})$ .
- Fallunterscheidung:  $border[j]$  negativ oder nicht.
  - ▶  $border[j] < 0$ , also  $border[j] = -1$ , dann muss  $j = 0$  sein.  
 Das bedeutet  $i' + j' = i' + 0 = (i + 0 - (-1)) + 0 = i + 1$ .
  - ▶  $border[j] \geq 0$ , dann gilt  $i' + j' = i + j$
- Also wird  $i + j$  nach einem erfolglosen Vergleich nicht kleiner.

## KMP-Algorithmus

---

**Funktion**  $KMP(t[], n, s[], m)$ 


---

```

int border[m + 1];
computeBorders(border, m, s);
int i := 0, j := 0;
while i ≤ n - m do
  while t[i + j] = s[j] do
    j++;
    if j = m then
      return TRUE;
    i := i + (j - border[j]);           // Es gilt j - border[j] > 0
    j := max{0, border[j]};
  return FALSE;

```

---

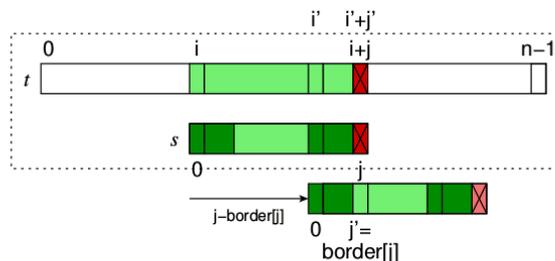
## Laufzeit des KMP-Algorithmus: erfolgreiche Vergleiche

Nach **erfolgreichem** Vergleich (Mismatch) wird  $(i + j)$  nie kleiner:

- Seien dazu  $i$  und  $j$  die Werte vor einem erfolgreichen Vergleich und  $i'$  und  $j'$  die Werte nach einem erfolgreichen Vergleich.
- Wert vor dem Vergleich:  $i + j$
- Wert nach dem Vergleich:  
 $i' + j' = (i + j - border[j]) + (\max\{0, border[j]\})$ .
- Fallunterscheidung:  $border[j]$  negativ oder nicht.
  - $border[j] < 0$ , also  $border[j] = -1$ , dann muss  $j = 0$  sein. Das bedeutet  $i' + j' = i' + 0 = (i + 0 - (-1)) + 0 = i + 1$ .
  - $border[j] \geq 0$ , dann gilt  $i' + j' = i + j$
- Also wird  $i + j$  nach einem erfolgreichen Vergleich nicht kleiner.

## Sichere Shifts

Shift um  $j - border[j]$



## Laufzeit des KMP-Algorithmus: erfolgreiche Vergleiche

Nach **erfolgreichem** Vergleich (Mismatch) wird  $(i + j)$  nie kleiner:

- Seien dazu  $i$  und  $j$  die Werte vor einem erfolgreichen Vergleich und  $i'$  und  $j'$  die Werte nach einem erfolgreichen Vergleich.
- Wert vor dem Vergleich:  $i + j$
- Wert nach dem Vergleich:  
 $i' + j' = (i + j - border[j]) + (\max\{0, border[j]\})$ .
- Fallunterscheidung:  $border[j]$  negativ oder nicht.
  - $border[j] < 0$ , also  $border[j] = -1$ , dann muss  $j = 0$  sein. Das bedeutet  $i' + j' = i' + 0 = (i + 0 - (-1)) + 0 = i + 1$ .
  - $border[j] \geq 0$ , dann gilt  $i' + j' = i + j$
- Also wird  $i + j$  nach einem erfolgreichen Vergleich nicht kleiner.

## KMP-Algorithmus

---

**Funktion**  $KMP(t[], n, s[], m)$ 


---

```

int border[m + 1];
computeBorders(border, m, s);
int i := 0, j := 0;
while i ≤ n - m do
  while t[i + j] = s[j] do
    j++;
    if j = m then
      return TRUE;
    i := i + (j - border[j]);           // Es gilt j - border[j] > 0
    j := max{0, border[j]};
  return FALSE;

```

---

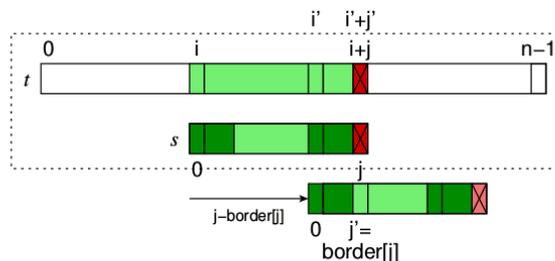
## Laufzeit des KMP-Algorithmus: erfolgreiche Vergleiche

Nach **erfolgreichem** Vergleich (Mismatch) wird  $(i + j)$  nie kleiner:

- Seien dazu  $i$  und  $j$  die Werte vor einem erfolgreichen Vergleich und  $i'$  und  $j'$  die Werte nach einem erfolgreichen Vergleich.
- Wert vor dem Vergleich:  $i + j$
- Wert nach dem Vergleich:  
 $i' + j' = (i + j - border[j]) + (\max\{0, border[j]\})$ .
- Fallunterscheidung:  $border[j]$  negativ oder nicht.
  - $border[j] < 0$ , also  $border[j] = -1$ , dann muss  $j = 0$  sein. Das bedeutet  $i' + j' = i' + 0 = (i + 0 - (-1)) + 0 = i + 1$ .
  - $border[j] \geq 0$ , dann gilt  $i' + j' = i + j$
- Also wird  $i + j$  nach einem erfolgreichen Vergleich nicht kleiner.

## Sichere Shifts

Shift um  $j - border[j]$



## Laufzeit des KMP-Algorithmus: erfolgreiche Vergleiche

Nach **erfolgreichem** Vergleich (Mismatch) wird  $(i + j)$  nie kleiner:

- Seien dazu  $i$  und  $j$  die Werte vor einem erfolgreichen Vergleich und  $i'$  und  $j'$  die Werte nach einem erfolgreichen Vergleich.
- Wert vor dem Vergleich:  $i + j$
- Wert nach dem Vergleich:  
 $i' + j' = (i + j - border[j]) + (\max\{0, border[j]\})$ .
- Fallunterscheidung:  $border[j]$  negativ oder nicht.
  - $border[j] < 0$ , also  $border[j] = -1$ , dann muss  $j = 0$  sein. Das bedeutet  $i' + j' = i' + 0 = (i + 0 - (-1)) + 0 = i + 1$ .
  - $border[j] \geq 0$ , dann gilt  $i' + j' = i + j$
- Also wird  $i + j$  nach einem erfolgreichen Vergleich nicht kleiner.

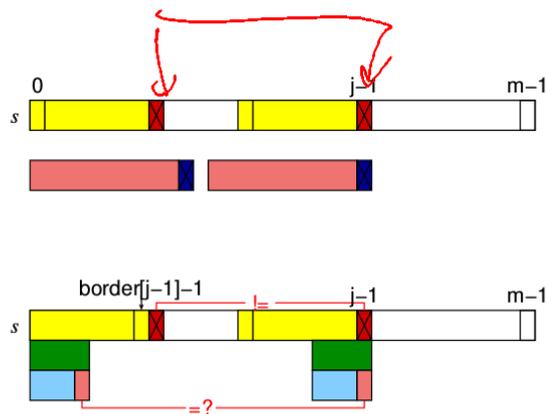
## Laufzeit des KMP-Algorithmus

- Nach jedem erfolglosen Vergleich wird  $i \in [0 : n - m]$  erhöht.
  - $i$  wird nie verkleinert.
- ⇒ maximal  $n - m + 1$  erfolglose Vergleiche
- Nach einem **erfolgreichen** Vergleich wird  $i + j$  um 1 erhöht.
  - maximal  $n$  erfolgreiche Vergleiche, da  $i + j \in [0 : n - 1]$ .
- insgesamt **maximal  $2n - m + 1$**  Vergleiche

## Berechnung der border-Tabelle

- $border[ ]$ -Tabelle:  
speichert für jedes Präfix  $s_0 \dots s_{j-1}$  der Länge  $j \in \{0 \dots m\}$  von Suchstring  $s$  die Größe des eigentlichen Rands
- Initialisierung:  $border[0] = -1$  und  $border[1] = 0$
- Annahme:  $border[0], \dots, border[j - 1]$  sind schon berechnet
- Ziel: Berechnung von  $border[j]$   
(Länge des eigentlichen Randes von Präfix der Länge  $j$ )

## Berechnung der border-Tabelle



## Berechnung der border-Tabelle

- Der eigentliche Rand  $s_0 \dots s_k$  von  $s_0 \dots s_{j-1}$  kann um maximal ein Zeichen länger sein als der eigentliche Rand von  $s_0 \dots s_{j-2}$ , denn  $s_0 \dots s_{k-1}$  ist auch ein Rand von  $s_0 \dots s_{j-2}$  (oberer Teil der Abbildung).
- Ist  $s_{border[j-1]} = s_{j-1}$ , so ist  $border[j] = border[j - 1] + 1$ .
- Andernfalls müssen wir ein kürzeres Präfix von  $s_0 \dots s_{j-2}$  finden, das auch ein Suffix von  $s_0 \dots s_{j-2}$  ist.
- Der nächstkürzere Rand eines Wortes ist offensichtlich der eigentliche Rand des zuletzt betrachteten Randes dieses Wortes.
- Nach Konstruktion der Tabelle  $border$  ist das nächstkürzere Präfix mit dieser Eigenschaft das der Länge  $border[border[j - 1]]$ .

## Berechnung der border-Tabelle

- teste nun, ob sich dieser Rand von  $s_0 \cdots s_{j-2}$  zu einem eigentlichen Rand von  $s_0 \cdots s_{j-1}$  erweitern lässt
- solange wiederholen, bis wir einen Rand gefunden haben, der sich zu einem Rand von  $s_0 \cdots s_{j-1}$  erweitern lässt
- Falls sich kein Rand von  $s_0 \cdots s_{j-2}$  zu einem Rand von  $s_0 \cdots s_{j-1}$  erweitern lässt, so ist der eigentliche Rand von  $s_0 \cdots s_{j-1}$  das leere Wort und wir setzen  $border[j] = 0$ .

## Algorithmus zur Berechnung der border-Tabelle

---

**Prozedur** computeBorders(int *border*[], int *m*, char *s*[])

---

```
border[0] := -1;
border[1] := 0;
int i := 0;
for (int j := 2; j ≤ m; j++) do
  // Hier gilt: i = border[j - 1]
  while (i ≥ 0) && (s[i] ≠ s[j - 1]) do
    i := border[i];
  i++;
  border[j] := i;
```

---

## Berechnung der border-Tabelle

- Der eigentliche Rand  $s_0 \cdots s_k$  von  $s_0 \cdots s_{j-1}$  kann um maximal ein Zeichen länger sein als der eigentliche Rand von  $s_0 \cdots s_{j-2}$ , denn  $s_0 \cdots s_{k-1}$  ist auch ein Rand von  $s_0 \cdots s_{j-2}$  (oberer Teil der Abbildung).
- Ist  $s_{border[j-1]} = s_{j-1}$ , so ist  $border[j] = border[j - 1] + 1$ .
- Andernfalls müssen wir ein kürzeres Präfix von  $s_0 \cdots s_{j-2}$  finden, das auch ein Suffix von  $s_0 \cdots s_{j-2}$  ist.
- Der nächstkürzere Rand eines Wortes ist offensichtlich der eigentliche Rand des zuletzt betrachteten Randes dieses Wortes.
- Nach Konstruktion der Tabelle *border* ist das nächstkürzere Präfix mit dieser Eigenschaft das der Länge  $border[border[j - 1]]$ .

## Algorithmus zur Berechnung der border-Tabelle

---

**Prozedur** computeBorders(int *border*[], int *m*, char *s*[])

---

```
border[0] := -1;
border[1] := 0;
int i := 0;
for (int j := 2; j ≤ m; j++) do
  // Hier gilt: i = border[j - 1]
  while (i ≥ 0) && (s[i] ≠ s[j - 1]) do
    i := border[i];
  i++;
  border[j] := i;
```

---

## Laufzeit der Berechnung der border-Tabelle

- maximal  $m - 1$  **erfolgreiche** Vergleiche, da jedes Mal  $j \in [2 : m]$  um 1 erhöht und nie erniedrigt wird
- Betrachte für die Anzahl **erfolgloser** Vergleiche den Wert  $i$ . Zu Beginn ist  $i = 0$ .
- $i$  wird genau  $(m - 1)$  Mal um 1 erhöht, da die for-Schleife  $(m - 1)$  Mal durchlaufen wird.
- Bei einem erfolglosen Vergleich wird  $i$  um mindestens 1 erniedrigt.
- $i$  kann maximal  $(m - 1) + 1 = m$  Mal erniedrigt werden, da immer  $i \geq -1$  gilt. Es gibt also höchstens  $m$  **erfolglose** Vergleiche.
- Gesamtzahl der Vergleiche  $\leq 2m - 1$

## Algorithmus zur Berechnung der border-Tabelle

---

**Prozedur** computeBorders(int border[], int m, char s[])

---

```
border[0] := -1;
border[1] := 0;
int i := 0;
for (int j := 2; j ≤ m; j++) do
  // Hier gilt: i = border[j - 1]
  while (i ≥ 0) && (s[i] ≠ s[j - 1]) do
    i := border[i];
  i++;
  border[j] := i;
```

---

## Laufzeit der Berechnung der border-Tabelle

- maximal  $m - 1$  **erfolgreiche** Vergleiche, da jedes Mal  $j \in [2 : m]$  um 1 erhöht und nie erniedrigt wird
- Betrachte für die Anzahl **erfolgloser** Vergleiche den Wert  $i$ . Zu Beginn ist  $i = 0$ .
- $i$  wird genau  $(m - 1)$  Mal um 1 erhöht, da die for-Schleife  $(m - 1)$  Mal durchlaufen wird.
- Bei einem erfolglosen Vergleich wird  $i$  um mindestens 1 erniedrigt.
- $i$  kann maximal  $(m - 1) + 1 = m$  Mal erniedrigt werden, da immer  $i \geq -1$  gilt. Es gibt also höchstens  $m$  **erfolglose** Vergleiche.
- Gesamtzahl der Vergleiche  $\leq 2m - 1$

## Algorithmus zur Berechnung der border-Tabelle

---

**Prozedur** computeBorders(int border[], int m, char s[])

---

```
border[0] := -1;
border[1] := 0;
int i := 0;
for (int j := 2; j ≤ m; j++) do
  // Hier gilt: i = border[j - 1]
  while (i ≥ 0) && (s[i] ≠ s[j - 1]) do
    i := border[i];
  i++;
  border[j] := i;
```

---

## Laufzeit der Berechnung der border-Tabelle

- maximal  $m - 1$  **erfolgreiche** Vergleiche, da jedes Mal  $j \in [2 : m]$  um 1 erhöht und nie erniedrigt wird
- Betrachte für die Anzahl **erfolgloser** Vergleiche den Wert  $i$ . Zu Beginn ist  $i = 0$ .
- $i$  wird genau  $(m - 1)$  Mal um 1 erhöht, da die for-Schleife  $(m - 1)$  Mal durchlaufen wird.
- Bei einem erfolglosen Vergleich wird  $i$  um mindestens 1 erniedrigt.
- $i$  kann maximal  $(m - 1) + 1 = m$  Mal erniedrigt werden, da immer  $i \geq -1$  gilt. Es gibt also höchstens  $m$  **erfolglose** Vergleiche.
- Gesamtzahl der Vergleiche  $\leq 2m - 1$

## Laufzeit des KMP-Algorithmus

- Nach jedem erfolglosen Vergleich wird  $i \in [0 : n - m]$  erhöht.
- $i$  wird nie verkleinert.
- ⇒ maximal  $n - m + 1$  erfolglose Vergleiche
- Nach einem **erfolgreichen** Vergleich wird  $i + j$  um 1 erhöht.
- maximal  $n$  erfolgreiche Vergleiche, da  $i + j \in [0 : n - 1]$ .
- insgesamt **maximal  $2n - m + 1$**  Vergleiche

## Laufzeit des KMP-Algorithmus

### Theorem

*Der Algorithmus von Knuth, Morris und Pratt benötigt maximal  $2n + m$  Vergleiche, um festzustellen, ob ein Muster  $s$  der Länge  $m$  in einem Text  $t$  der Länge  $n$  enthalten ist.*

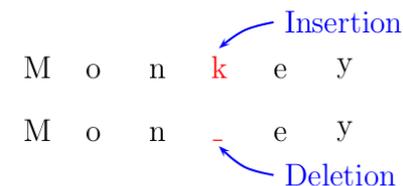
Der Algorithmus lässt sich leicht derart modifizieren, dass er alle Positionen der Vorkommen von  $s$  in  $t$  ausgibt, ohne dabei die asymptotische Laufzeit zu erhöhen.

Donald E. Knuth, James H. Morris, Jr. and Vaughan R. Pratt  
Fast Pattern Matching in Strings  
SIAM Journal on Computing 6(2):323–350, 1977.

## Distanz und Ähnlichkeit von Sequenzen

### Paarweises Sequenzalignment

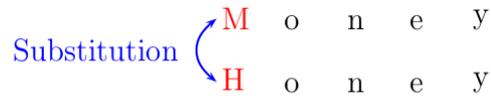
- Ähnlichkeit von 2 Sequenzen bzw.
- Wie kann die eine Sequenz aus der anderen hervorgegangen sein?



Beispiel: Veränderung durch Insertion bzw. Deletion

# Distanz und Ähnlichkeit von Sequenzen

- Neben Einfügen und Löschen ist das Ersetzen von Zeichen eine weitere Möglichkeit.



Beispiel: Veränderung durch Substitution

# Edit-Distanz

## Definition

Sei  $\Sigma$  ein Alphabet und sei  $-$  ein neues Zeichen, d.h.  $- \notin \Sigma$ .

Dann bezeichne

$$\bar{\Sigma} := \Sigma \cup \{-\}$$

das um  $-$  erweiterte Alphabet.

Außerdem sei

$$\bar{\Sigma}_0^2 := \bar{\Sigma} \times \bar{\Sigma} \setminus \{(-, -)\}$$

Das Zeichen  $-$  werden wir auch als *Leerzeichen* bezeichnen.

# Edit-Operationen

## Definition

Eine **Edit-Operation** ist ein Paar  $(x, y) \in \bar{\Sigma}_0^2$  und  $(x, y)$  heißt

- Match, wenn  $x = y \in \Sigma$ ;
- Substitution, wenn  $x \neq y$  mit  $x, y \in \Sigma$ ;
- Insertion, wenn  $x = -, y \in \Sigma$ ;
- Deletion, wenn  $x \in \Sigma, y = -$ .

Als *InDel-Operation* bezeichnet man eine Edit-Operation, die entweder eine Insertion oder Deletion ist.

Eine neutrale (NoOp)-Operation  $(x, x) \in \Sigma \times \Sigma$  ist hier als Edit-Operation zugelassen. Manchmal wird dies auch nicht erlaubt.

# Edit-Operationen

## Definition

Ist  $(x, y)$  eine Edit-Operation und sind  $a, b \in \Sigma^*$ , dann gilt  $a \xrightarrow{(x,y)} b$  ( $a$  kann durch die Edit-Operation  $(x, y)$  in  $b$  umgeformt werden), wenn

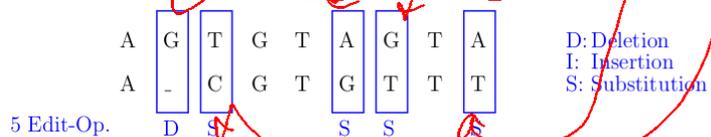
- $x, y \in \Sigma \wedge \exists i \in [1 : |a|] : (a_i = x) \wedge (b = a_1 \cdots a_{i-1} \cdot y \cdot a_{i+1} \cdots a_{|a|})$  (Substitution oder Match)
- $x \in \Sigma \wedge y = - \wedge \exists i \in [1 : |a|] : (a_i = x) \wedge (b = a_1 \cdots a_{i-1} \cdot a_{i+1} \cdots a_{|a|})$  (Deletion)
- $x = - \wedge y \in \Sigma \wedge \exists i \in [1 : |a| + 1] : (b = a_1 \cdots a_{i-1} \cdot y \cdot a_i \cdots a_{|a|})$  (Insertion)

Sei  $s = ((x_1, y_1), \dots, (x_m, y_m))$  eine Folge von Edit-Operationen mit  $a_{i-1} \xrightarrow{(x_i, y_i)} a_i$ , wobei  $a_i \in \Sigma^*$  für  $i \in [0 : m]$  und  $a := a_0$  und  $b := a_m$ .

Dann schreibt man auch kurz  $a \xrightarrow{s} b$ .

# Sequenz-Transformationen

$AGTGTAGTA \xrightarrow{\Delta} ACGTGTTT$  mit  $s = ((G, -), (T, C), (A, G), (G, T), (A, T))$   
 oder mit  $s = ((G, T), (A, G), (G, -), (A, T), (T, C))$

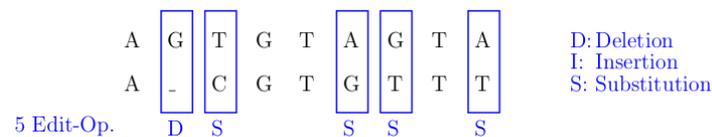


Beispiel: Transformation mit Edit-Operationen

Anmerkung: Es kommt nicht unbedingt auf die Reihenfolge der Edit-Operationen an.

# Sequenz-Transformationen

$AGTGTAGTA \xrightarrow{\Delta} ACGTGTTT$  mit  $s = ((G, -), (T, C), (A, G), (G, T), (A, T))$   
 oder mit  $s = ((G, T), (A, G), (G, -), (A, T), (T, C))$

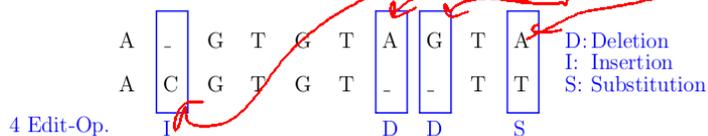


Beispiel: Transformation mit Edit-Operationen

Anmerkung: Es kommt nicht unbedingt auf die Reihenfolge der Edit-Operationen an.

# Sequenz-Transformationen

$AGTGTAGTA \xrightarrow{\Delta} ACGTGTTT$  mit  $s' = ((-, C), (A, -), (G, -), (A, T))$



Beispiel: Transformation mit anderen Edit-Operationen

Dieselben Sequenzen können auch mit Hilfe anderer Edit-Operationen ineinander transformiert werden:

# Kosten

- Kosten einer Transformationsfolge setzen sich zusammen aus den Kosten der einzelnen Edit-Operationen.
- Man verwendet eine **Kostenfunktion**  $w : \bar{\Sigma} \times \bar{\Sigma} \rightarrow \mathbb{R}_+$
- Bsp.: Match-Kosten 0, Substitution/Insertion/Deletion-Kosten 1
- In der Biologie (wo die Sequenzen Basen oder insbesondere Aminosäuren repräsentieren) wird man jedoch intelligentere Kostenfunktionen wählen.

## Kostenfunktion, Edit-Distanz

### Definition

Sei  $w : \bar{\Sigma}_0^2 \rightarrow \mathbb{R}_+$  eine Kostenfunktion. Seien  $a, b \in \Sigma^*$  und sei  $s = (s_1, \dots, s_\ell)$  eine Folge von Edit-Operationen mit  $a \xrightarrow{s} b$ . Dann sind die **Kosten der Edit-Operationen  $s$**  definiert als

$$w(s) := \sum_{j=1}^{\ell} w(s_j).$$

Die **Edit-Distanz** von  $a, b \in \Sigma^*$  ist definiert als

$$d_w(a, b) := \min_s \{w(s) : a \xrightarrow{s} b\}.$$

## Dreiecksungleichung

- Folgende Beziehung soll gelten:

$$\forall x, y, z \in \bar{\Sigma} : w(x, y) + w(y, z) \geq w(x, z)$$

- Betrachte zum Beispiel eine Mutation  $(x, z)$ , die als direkte Mutation relativ selten (also teuer) ist, sich jedoch sehr leicht (d.h. billig) durch zwei Mutationen  $(x, y)$  und  $(y, z)$  ersetzen lässt.
- Dann sollten die Kosten für diese Mutation durch die beiden billigen beschrieben werden, da man in der Regel nicht feststellen kann, ob eine beobachtete Mutation direkt oder über einen Umweg erzielt worden ist.
- Diese Bedingung ist beispielsweise erfüllt, wenn  $w$  eine Metrik ist.

## Dreiecksungleichung

- Folgende Beziehung soll gelten:

$$\forall x, y, z \in \bar{\Sigma} : w(x, y) + w(y, z) \geq w(x, z)$$

- Betrachte zum Beispiel eine Mutation  $(x, z)$ , die als direkte Mutation relativ selten (also teuer) ist, sich jedoch sehr leicht (d.h. billig) durch zwei Mutationen  $(x, y)$  und  $(y, z)$  ersetzen lässt.
- Dann sollten die Kosten für diese Mutation durch die beiden billigen beschrieben werden, da man in der Regel nicht feststellen kann, ob eine beobachtete Mutation direkt oder über einen Umweg erzielt worden ist.
- Diese Bedingung ist beispielsweise erfüllt, wenn  $w$  eine Metrik ist.

## Metrik

### Definition

Sei  $M$  eine beliebige Menge.

Eine Funktion  $w : M \times M \rightarrow \mathbb{R}_+$  heißt **Metrik** auf  $M$ , wenn die folgenden Bedingungen erfüllt sind:

- (M1)  $\forall x, y \in M : w(x, y) = 0 \Leftrightarrow x = y$  (Definitheit)
- (M2)  $\forall x, y \in M : w(x, y) = w(y, x)$  (Symmetrie)
- (M3)  $\forall x, y, z \in M : w(x, z) \leq w(x, y) + w(y, z)$  (Dreiecksungleichung)

### Lemma

Ist  $w : \bar{\Sigma} \times \bar{\Sigma} \rightarrow \mathbb{R}_+$  eine Metrik, dann ist auch  $d_w : \bar{\Sigma}^* \times \bar{\Sigma}^* \rightarrow \mathbb{R}_+$  eine Metrik.

## Restriktion

### Definition (Restriktion)

Sei  $u \in \Sigma^*$ . Dann sei die **Restriktion von  $u$  auf  $\Sigma$**  mit Hilfe eines Homomorphismus  $h$  wie folgt definiert

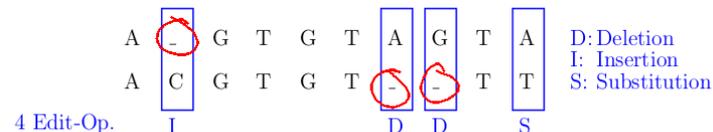
$$u|_{\Sigma} = h(u), \text{ wobei}$$

$$\begin{aligned} h(a) &= a && \text{für alle } a \in \Sigma, \\ h(-) &= \varepsilon, \\ h(u'u'') &= h(u')h(u'') && \text{für alle } u', u'' \in \Sigma^*. \end{aligned}$$

Die Restriktion von  $u \in \Sigma^*$  auf  $\Sigma$  ist also nichts anderes als das Löschen aller Leerzeichen (-) aus  $u$ .

## Sequenz-Transformationen

$$AGTGTAGTA \xrightarrow{s'} ACGTGTTT \text{ mit } s' = ((-, C), (A, -), (G, -), (A, T))$$



Beispiel: Transformation mit anderen Edit-Operationen

Dieselben Sequenzen können auch mit Hilfe anderer Edit-Operationen ineinander transformiert werden:

## Restriktion

### Definition (Restriktion)

Sei  $u \in \Sigma^*$ . Dann sei die **Restriktion von  $u$  auf  $\Sigma$**  mit Hilfe eines Homomorphismus  $h$  wie folgt definiert

$$u|_{\Sigma} = h(u), \text{ wobei}$$

$$\begin{aligned} h(a) &= a && \text{für alle } a \in \Sigma, \\ h(-) &= \varepsilon, \\ h(u'u'') &= h(u')h(u'') && \text{für alle } u', u'' \in \Sigma^*. \end{aligned}$$

Die Restriktion von  $u \in \Sigma^*$  auf  $\Sigma$  ist also nichts anderes als das Löschen aller Leerzeichen (-) aus  $u$ .

## Alignment

### Definition (Alignment)

Ein (paarweises) **Alignment** ist ein Paar  $(\bar{a}, \bar{b}) \in \Sigma^* \times \Sigma^*$  mit

- $|\bar{a}| = |\bar{b}|$  und
- $\bar{a}_i \neq - \neq \bar{b}_i$  für alle  $i \in [1 : |\bar{a}|]$  mit  $a_i = b_i$ .

$(\bar{a}, \bar{b})$  ist ein **Alignment für  $a, b \in \Sigma^*$** , wenn  $\bar{a}|_{\Sigma} = a$  und  $\bar{b}|_{\Sigma} = b$ .

### Beispiel

```

A - G G C A T T
A G C G C - T T
    
```

Alignment von AGGCATT mit AGCGCTT  
Dieses Alignment hat Distanz 3,  
es gibt jedoch ein besseres mit Distanz 2.

## Alignment

### Definition (Alignment)

Ein (paarweises) **Alignment** ist ein Paar  $(\bar{a}, \bar{b}) \in \bar{\Sigma}^* \times \bar{\Sigma}^*$  mit

- $|\bar{a}| = |\bar{b}|$  und
- $\bar{a}_i \neq - \bar{b}_i$  für alle  $i \in [1 : |\bar{a}|]$  mit  $a_i = b_i$ .

$(\bar{a}, \bar{b})$  ist ein **Alignment für**  $a, b \in \Sigma^*$ , wenn  $\bar{a}|_{\Sigma} = a$  und  $\bar{b}|_{\Sigma} = b$ .

### Beispiel

A	-	G	G	C	A	T	T
A	G	C	G	C	-	T	T

Alignment von AGGCATT mit AGCGCTT  
Dieses Alignment hat Distanz 3,  
es gibt jedoch ein besseres mit Distanz 2.

## Alignment-Kosten und Alignment-Distanz

### Definition

Sei  $\bar{w} : \bar{\Sigma}_0^2 \rightarrow \mathbb{R}_+$  eine Kostenfunktion (für einzelne Zeichen).

Die Notation von  $\bar{w}$  wird wie folgt auf Sequenzen erweitert, um die (Gesamt-)Kosten eines Alignments  $(\bar{a}, \bar{b})$  für  $(a, b)$  zu definieren:

$$\bar{w}(\bar{a}, \bar{b}) = \sum_{i=1}^{|\bar{a}|} \bar{w}(\bar{a}_i, \bar{b}_i).$$

Die **Alignment-Distanz** von  $a, b \in \Sigma^*$  ist definiert als

$$\bar{d}_{\bar{w}}(a, b) := \min \{ \bar{w}(\bar{a}, \bar{b}) : (\bar{a}, \bar{b}) \text{ ist Alignment für } a, b \}.$$

## Beziehung zwischen Edit- und Alignment-Distanz

### Lemma

Sei  $w : \bar{\Sigma}_0^2 \rightarrow \mathbb{R}_+$  eine Kostenfunktion (die hier sowohl für die Edit-Operationen als auch für das Alignment benutzt wird, also  $w = \bar{w}$ ) und seien  $a, b \in \Sigma^*$ .

Für jedes Alignment  $(\bar{a}, \bar{b})$  von  $a$  und  $b$  gibt es eine Folge  $s$  von Edit-Operationen, so dass  $a \xrightarrow{s} b$  und  $w(s) = w(\bar{a}, \bar{b})$

## Beziehung zwischen Edit- und Alignment-Distanz

Aus diesem Lemma folgt sofort, dass die Edit-Distanz von zwei Zeichenreihen höchstens so groß ist wie die Alignment-Distanz.

### Folgerung

Sei  $w : \bar{\Sigma}_0^2 \rightarrow \mathbb{R}_+$  eine Kostenfunktion, dann gilt für alle  $a, b \in \Sigma^*$ :

$$d_w(a, b) \leq \bar{d}_w(a, b)$$

## Beziehung zwischen Edit- und Alignment-Distanz

### Lemma

Sei  $w : \Sigma_0^2 \rightarrow \mathbb{R}_+$  eine **metrische Kostenfunktion** und seien  $a, b \in \Sigma^*$ .

Für jede Folge von Edit-Operationen mit  $a \xrightarrow{s} b$  gibt es ein Alignment  $(\bar{a}, \bar{b})$  von  $a$  und  $b$ , so dass  $w(\bar{a}, \bar{b}) \leq w(s)$ .

## Beziehung zwischen Edit- und Alignment-Distanz

### Beweis.

(durch Induktion über  $n = |s|$ )

#### Induktionsanfang ( $n = 0$ ):

- Aus  $|s| = 0$  folgt, dass  $s = \epsilon$ .
- Also ist  $a = b$  und  $w(s) = 0$ .
- Wir setzen nun  $\bar{a} = a = b = \bar{b}$  und erhalten ein Alignment  $(\bar{a}, \bar{b})$  für  $a$  und  $b$  mit  $w(\bar{a}, \bar{b}) = 0 \leq w(s)$ .

## Beziehung zwischen Edit- und Alignment-Distanz

### Beweis.

#### Induktionsschritt ( $n \rightarrow n + 1$ ):

- Sei  $s = (s_1, \dots, s_n, s_{n+1})$  eine Folge von Edit-Operationen mit  $a \xrightarrow{s} b$ .
- Sei nun  $s' = (s_1, \dots, s_n)$  und  $a \xrightarrow{s'} c \xrightarrow{s_{n+1}} b$  für ein  $c \in \Sigma^*$ .
- Aus der Induktionsvoraussetzung folgt nun, dass es ein Alignment  $(\bar{a}, \bar{c})$  von  $a, c$  gibt, so dass  $w(\bar{a}, \bar{c}) \leq w(s')$ .

## Beziehung zwischen Edit- und Alignment-Distanz

### Beweis.

- Betrachte zuerst den Fall, dass die letzte Edit-Operation  $s_{n+1} = (x, y)$  eine Substitution, ein Match oder eine Deletion ist, d.h.  $x \in \Sigma$  und  $y \in \bar{\Sigma}$ .
- Wir können dann (wie in der Abbildung) ein Alignment für  $a$  und  $b$  erzeugen, indem wir die Zeichenreihe  $\bar{b}$  geeignet aus  $\bar{c}$  unter Verwendung der Edit-Operation  $(x, y)$  umformen.

$\bar{a}$		*		$\bar{a} _{\Sigma} = a$
$\bar{c}$		x		$\bar{c} _{\Sigma} = c$
$\bar{b}$		y		$\bar{b} _{\Sigma} = b$

Skizze:  $s_{n+1} = (x, y)$  ist eine Substitution, Match oder Deletion

## Beziehung zwischen Edit- und Alignment-Distanz

### Beweis.

- Betrachte zuerst den Fall, dass die letzte Edit-Operation  $s_{n+1} = (x, y)$  eine Substitution, ein Match oder eine Deletion ist, d.h.  $x \in \Sigma$  und  $y \in \bar{\Sigma}$ .
- Wir können dann (wie in der Abbildung) ein Alignment für  $a$  und  $b$  erzeugen, indem wir die Zeichenreihe  $\bar{b}$  geeignet aus  $\bar{c}$  unter Verwendung der Edit-Operation  $(x, y)$  umformen.

$\bar{a}$		*		$\bar{a} _{\Sigma} = a$
$\bar{c}$		$x$		$\bar{c} _{\Sigma} = c$
$\bar{b}$		$y$		$\bar{b} _{\Sigma} = b$

Skizze:  $s_{n+1} = (x, y)$  ist eine Substitution, Match oder Deletion

## Beziehung zwischen Edit- und Alignment-Distanz

### Beweis.

- Betrachte zuerst den Fall, dass die letzte Edit-Operation  $s_{n+1} = (x, y)$  eine Substitution, ein Match oder eine Deletion ist, d.h.  $x \in \Sigma$  und  $y \in \bar{\Sigma}$ .
- Wir können dann (wie in der Abbildung) ein Alignment für  $a$  und  $b$  erzeugen, indem wir die Zeichenreihe  $\bar{b}$  geeignet aus  $\bar{c}$  unter Verwendung der Edit-Operation  $(x, y)$  umformen.

$\bar{a}$		*		$\bar{a} _{\Sigma} = a$
$\bar{c}$		$x$		$\bar{c} _{\Sigma} = c$
$\bar{b}$		$y$		$\bar{b} _{\Sigma} = b$

Skizze:  $s_{n+1} = (x, y)$  ist eine Substitution, Match oder Deletion

## Beziehung zwischen Edit- und Alignment-Distanz

### Beweis.

Es gilt dann:

$$\begin{aligned}
 w(\bar{a}, \bar{b}) &= \underbrace{w(\bar{a}, \bar{c}) - w(\bar{a}_i, \bar{c}_i) + w(\bar{a}_i, \bar{b}_i)}_{\leq w(\bar{c}_i, \bar{b}_i)} \\
 &\leq w(\bar{a}, \bar{c}) + w(\bar{c}_i, \bar{b}_i) \\
 &\leq w(s') + w(s_{n+1}) = w(s)
 \end{aligned}$$

aufgrund der Dreiecksungleichung  
 d.h.,  $w(\bar{a}_i, \bar{b}_i) \leq w(\bar{a}_i, \bar{c}_i) + w(\bar{c}_i, \bar{b}_i)$

## Beziehung zwischen Edit- und Alignment-Distanz

### Beweis.

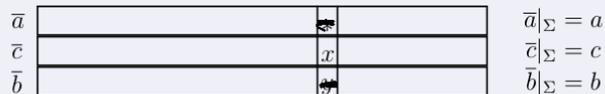
Den Fall  $\bar{a}_i = \bar{b}_i = -$  muss man gesondert betrachten. Hier wird das verbotene Alignment von Leerzeichen im Alignment  $(\bar{a}, \bar{b})$  eliminiert:

$$\begin{aligned}
 w(\bar{a}, \bar{b}) &= w(\bar{a}, \bar{c}) - w(\bar{a}_i, \bar{c}_i) \\
 &\leq w(\bar{a}, \bar{c}) + w(\bar{c}_i, \bar{b}_i) \\
 &\leq w(s') + w(s_{n+1}) = w(s)
 \end{aligned}$$

## Beziehung zwischen Edit- und Alignment-Distanz

### Beweis.

- Betrachte zuerst den Fall, dass die letzte Edit-Operation  $s_{n+1} = (x, y)$  eine Substitution, ein Match oder eine Deletion ist, d.h.  $x \in \Sigma$  und  $y \in \bar{\Sigma}$ .
- Wir können dann (wie in der Abbildung) ein Alignment für  $a$  und  $b$  erzeugen, indem wir die Zeichenreihe  $\bar{b}$  geeignet aus  $\bar{c}$  unter Verwendung der Edit-Operation  $(x, y)$  umformen.



Skizze:  $s_{n+1} = (x, y)$  ist eine Substitution, Match oder Deletion

## Beziehung zwischen Edit- und Alignment-Distanz

### Beweis.

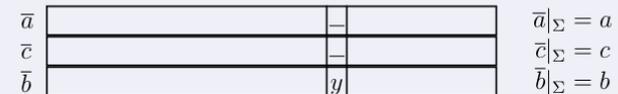
Den Fall  $\bar{a}_i = \bar{b}_i = -$  muss man gesondert betrachten. Hier wird das verbotene Alignment von Leerzeichen im Alignment  $(\bar{a}, \bar{b})$  eliminiert:

$$\begin{aligned}
 w(\bar{a}, \bar{b}) &= w(\bar{a}, \bar{c}) - w(\bar{a}_i, \bar{c}_i) \\
 &\leq w(\bar{a}, \bar{c}) + w(\bar{c}_i, \bar{b}_i) \\
 &\leq w(s') + w(s_{n+1}) = w(s)
 \end{aligned}$$

## Beziehung zwischen Edit- und Alignment-Distanz

### Beweis.

- Es bleibt noch der Fall, wenn  $s_{n+1} = (-, y)$  mit  $y \in \Sigma$  eine Insertion ist.
- Dann erweitern wir das Alignment  $(\bar{a}, \bar{c})$  von  $a$  und  $c$  zu einem eigentlich *unzulässigen Alignment*  $(\bar{a}', \bar{c}')$  von  $a$  und  $c$  wie folgt.
- Es gibt ein  $i \in [0 : |b|]$  mit  $b_i = y$  und  $b = c_1 \cdots c_i \cdot y \cdot c_{i+1} \cdots c_{|a|}$ .
- Sei  $j$  die Position, nach der das Symbol  $y$  in  $\bar{c}$  eingefügt wird.
- Dann setzen wir  $\bar{a} = \bar{a}_1 \cdots \bar{a}_j \cdot - \cdot \bar{a}_{j+1} \cdots \bar{a}_{|\bar{a}|}$ ,  
 $\bar{c} = \bar{c}_1 \cdots \bar{c}_j \cdot - \cdot \bar{c}_{j+1} \cdots \bar{c}_{|\bar{c}|}$  und  $\bar{b} = \bar{c}_1 \cdots \bar{c}_j \cdot y \cdot \bar{c}_{j+1} \cdots \bar{c}_{|\bar{c}|}$ .



Skizze:  $s_{n+1} = (-, y)$  ist eine Insertion

- $(\bar{a}, \bar{c})$  ist jetzt wegen der Spalte  $(-, -)$  kein Alignment mehr.
- jedoch nur noch interessant: Alignment  $(\bar{a}, \bar{b})$  von  $a$  und  $b$

$$\begin{aligned}
 w(\bar{a}, \bar{b}) &= w(\bar{a}, \bar{c}) + w(-, y) \\
 &\text{Nach Induktionsvoraussetzung} \\
 &\leq w(s') + w(s_{n+1}) = w(s)
 \end{aligned}$$

## Beziehung zwischen Edit- und Alignment-Distanz

### Beweis.