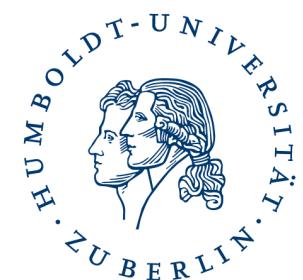


# Algorithmische Bioinformatik

Approximatives Stringmatching  
Edit-Abstand



Ulf Leser  
Wissensmanagement in der  
Bioinformatik



# Inhalt dieser Vorlesung

---

- Approximative Stringvergleiche
- Edit-Abstand und Alignment
- Effiziente Berechnung
- Varianten

# Exakter approximativer Stringvergleich

---

- Definiere eine **Abstandsfunktion d (distance)**
- Kernproblem: Für zwei Strings A, B: Berechne  $d(A,B)$
- Anwendungen
  - Finde alle Substrings  $B'$  von B mit  $d(A,B') < k$
  - Finde Substring  $B'$  von B, so dass  $d(A,B')$  minimal ist
  - Gegeben A und eine Menge S von Strings: Finde  $s \in S$  mit  $d(A,s) = \min$
- Basis: Wie definiert man den Abstand zweier Strings?
  - Oft eine Metrik:  $d(A,A)=0$ ;  $d(A,B)=d(B,A)$ ;  $d(A,C) \leq d(A,B), d(B,C)$

# Mögliche Maße

---

- Hamming-Abstand
  - Voraussetzung:  $|A|=|B|$
  - Vergleiche A und B Zeichen für Zeichen
  - Hamming-Abstand = **Anzahl der Mismatches**
  - Verwendung: Korrektur bei digitaler Signalübertragung
  - Beispiel:  $ha(CGTGCTCG, ACGTGCTCG) = 9$
- Jaccard-Abstand (auf q-Grammen)
  - Berechne **alle q-Gramme** von A und B
  - Abstandsfunktion (über Mengen oder Multimengen)

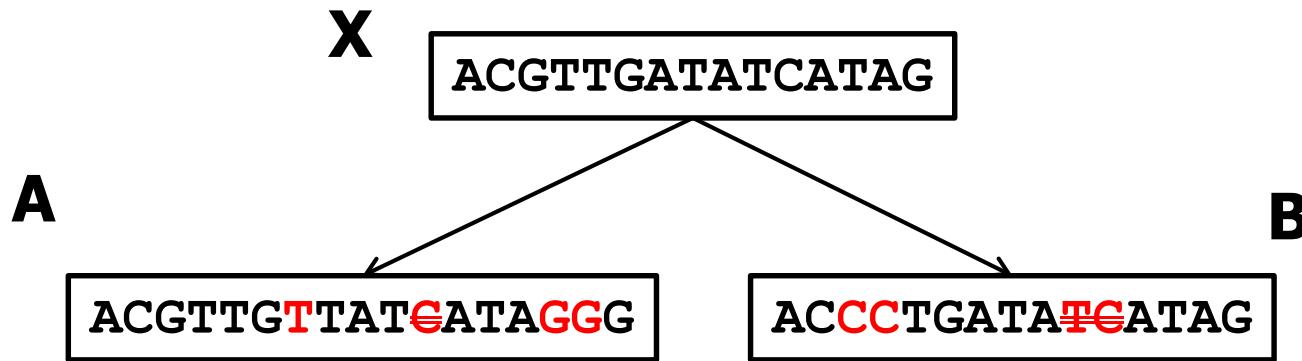
$$d(A, B) = \frac{|qgram(A) \cap qgram(B)|}{|qgram(A) \cup qgram(B)|}$$

# Biologie

---

- Funktion von Proteinen wird bestimmt durch Sequenz
  - Sequenz → 3D-Faltung → Domänen → Interaktion/Reaktion
- Proteinsequenz wird bestimmt durch Sequenz des Gens
- Sind sich zwei Proteinsequenzen sehr ähnlich, dann haben sie sehr wahrscheinlich die gleiche Funktion
- Sind sich zwei (hinreichend lange) Sequenzen sehr ähnlich, dann kann das kein Zufall sein
- Annahme: Sie hängen evolutionär zusammen

# Evolution

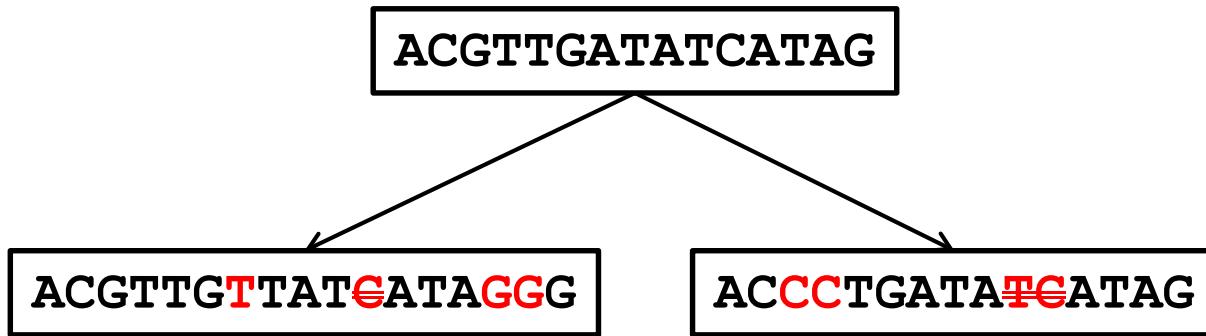


- Ähnlichkeit kommt vom **gemeinsamen Ursprung**
- Evolution erfolgt in **kleinen Schritten**
  - Einfügung einer Base (INS), Löschen (DEL), Ersetzen (REP)
- Wie „viel“ Evolution ist bei  $X \rightarrow A$  und  $X \rightarrow B$  passiert?
  - Wir kennen nur A und B
  - Wenn Evolution zufällig (im Sequenzraum) erfolgt und der Abstand klein ist, dann sollte gelten

$$d(X,A) + d(X,B) \sim d(A,B)$$

# Evolution

---



- Definition von  $d$ 
  - Wir zählen primitive evolutionäre Ereignisse (INS/DEL/REP)
  - Wir suchen die **kleinste Anzahl Ereignisse**, die  $X$  in  $A/B$  verwandelt haben kann (Edit-Abstand)
  - **Biologisch motiviertes Abstandsmaß**

# Sequenz und Funktion

---

- Sequenz und Funktion hängen eng zusammen, sind aber nicht direkt ableitbar
  - Proteine: Ab 20-30% Ähnlichkeit geht man von verwandter Funktion aus
  - Aber: Schon einzelne Mutation kann Funktion verändern
- Bestimmung von Funktion ist extrem aufwändig (wenn überhaupt möglich)
- Bestimmung von Sequenzen dagegen sehr billig
- Idee: Annäherung der **Funktion über Sequenzähnlichkeiten**
  - Geburtsüberlegung der Bioinformatik
  - Basiert auf approximativem Stringmatching

# Realität ist komplizierter

---

- Sequenzen heißen
  - **Homolog**, wenn sie einen gemeinsamen Ursprung haben und von diesem durch Evolution divergiert sind
  - **Ortholog**, wenn sie in verschiedenen Spezies vorkommen, aber vom gleichen „Vorfahren“ abstammen
  - **Paralog**, wenn sie durch Duplikation innerhalb einer Spezies entstanden sind
- Wir ersetzen Homologie durch hohe Sequenzähnlichkeit
- Wir unterscheiden in dieser Vorlesung nicht zwischen Paralogen und Orthologen

# Positionen sind nicht egal

Wildtyp

C T T A G T G A C T A C G G T A A A	DNA
Leu Ser Asp Tyr Gly Lys	Protein

Fatale  
Mutation

C T T A G T G A C T A G G G T A A A	DNA
Leu Ser Asp Stop-Codon	Protein

Leseraster-  
mutation

C T T A G T G A A C T A C G G T A A A	DNA
Leu Ser His Asp Leu Thr	Protein

Neutrale  
Mutation

C T T A G C G A C T A C G G T A A A	DNA
Leu Ser Asp Tyr Gly Lys	Protein

Funktionale  
Mutation

C T T A G T G A A T A C G G T A A A	DNA
Leu Ser Glu Tyr Gly Lys	Protein

# Was wir behandeln

---

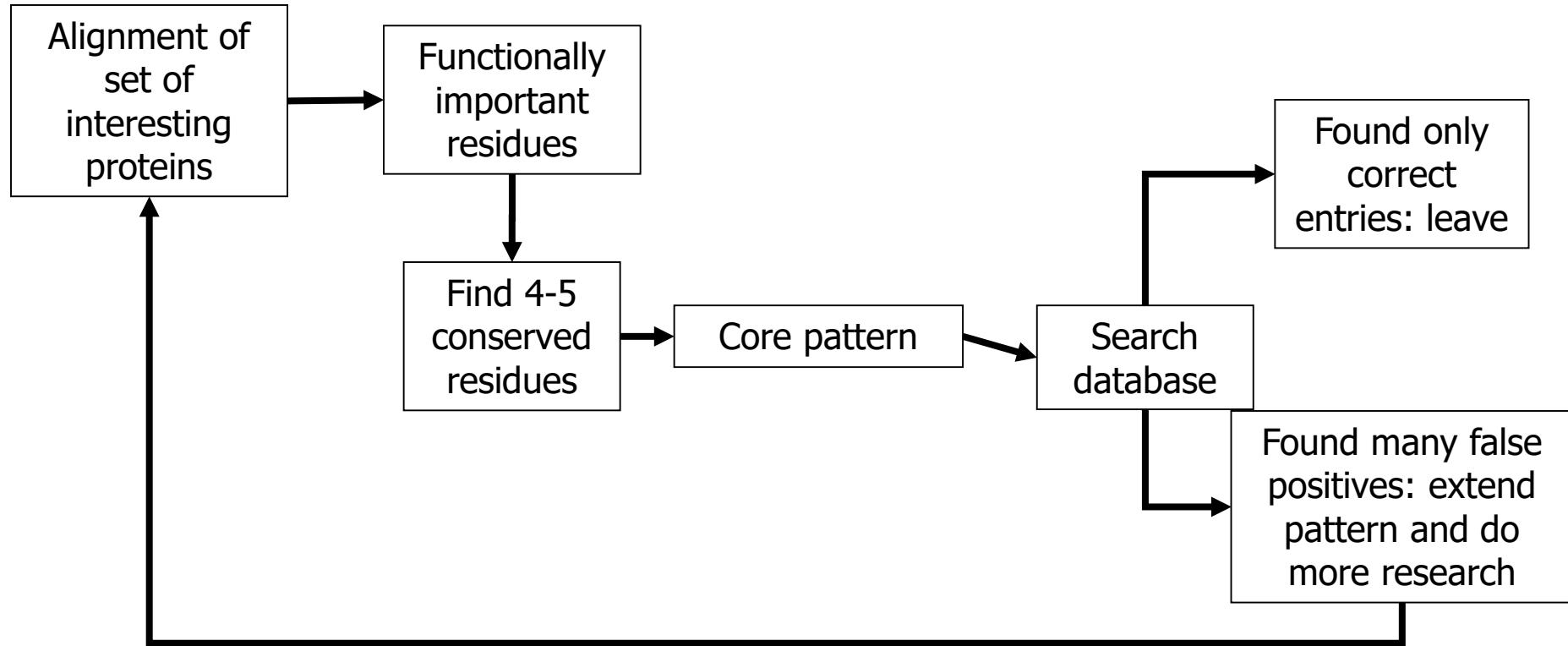
- **Globales Alignment:** Wie ähnlich sind sich zwei Strings?
  - Heisst auch „Needleman-Wunsch“
- **Lokales Alignment:** Wie ähnlich sind sich die zwei ähnlichsten Substrings zweier Strings?
  - Heisst auch „Smith-Waterman“
- Datenbankformulierung. Gegeben Sequenz S und Sequenzdatenbank D
  - Finde die k Sequenzen aus D, die S am global ähnlichsten sind
  - Finde die k Sequenzen aus D, die **S am lokal ähnlichsten sind**
    - BLAST

# Anwendungsbeispiel: Proteindomänen

---

- Pattern, Domäne, Motiv, Site: Teile einer Proteinsequenz mit **funktionaler Bedeutung**
  - Bindungsstellen, enzymatische Aktivität, Signal, etc.
  - Beschrieben durch reguläre Ausdrücke, Fingerprints, Profile, ...
- Datenbanken von Domänen
  - PROSITE, Pfam, InterPro, BLOCKS, PRINTS, ...
- Beispiel PROSITE
  - Beginn: Finden einer „interessanten“ Teilsequenz in der Literatur
  - Identifikation ähnlicher Sequenzen in anderen Proteinen
    - **Approximatives Stringmatching**
  - Identifikation der konservierten Aminosäuren
    - **Multiple Sequence Alignment**

# Entstehung von Prosite Pattern



Pattern given as kind-of **regular expression**:

[AC]-x-V-x(4)-{ED}

ala/cys-any-val-any-any-any-(any except glu or asp)

Quelle: „PROTEIN PATTERN DATABASES“, EBI

# Außerhalb der Bioinformatik

---

- Unscharfe Suche in Texten
  - Suche mit „Xylofon“ und finde auch „Xhylophon“
- Personenabgleich / Entity Matching / Deduplication
  - Ist „Herr Müller, 27, Stargarder Str 54“ identisch zu „Hr. Mueller, 27, Stagarder Str. 54“ ?
- Phonetische Suche (soundex)
  - Finde alle Meyer, Meier, Maier, Mair, ...



# Inhalt dieser Vorlesung

---

- Approximative Stringvergleiche
- Edit-Abstand und Alignment
- Effiziente Berechnung
- Varianten

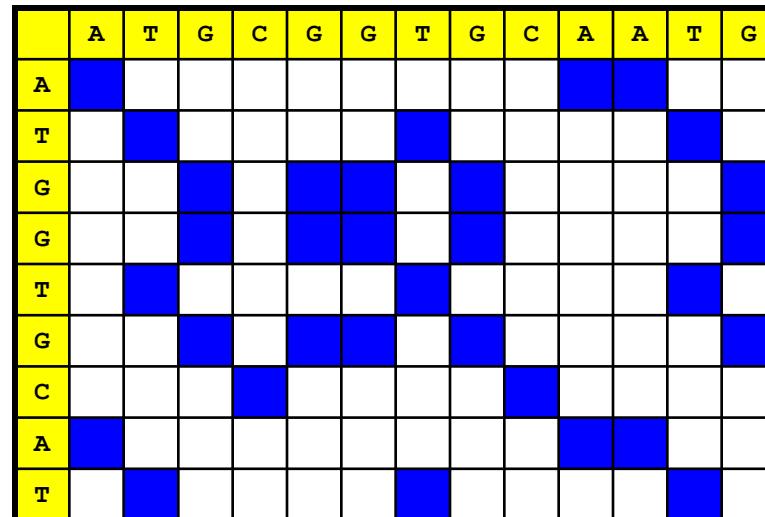
# Dotplot

---

- Definition

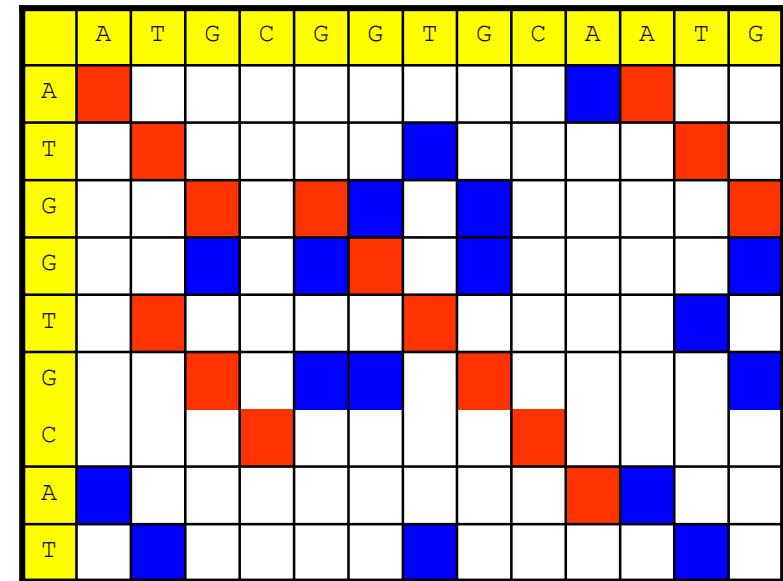
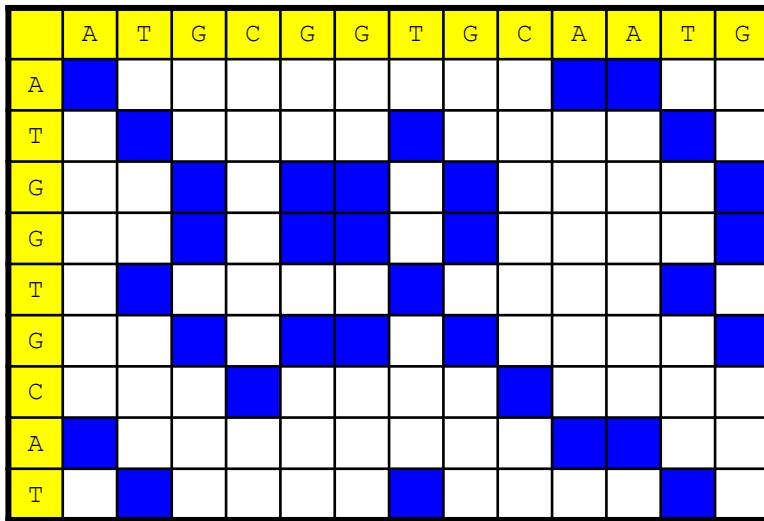
*Ein Dotplot zweier Strings A, B ist eine Matrix M mit*

- *Die Spalten entsprechen den Zeichen von A*
- *Die Zeilen entsprechen den Zeichen von B*
- *$M[a,b]=1$  gdw.  $A[a] = B[b]$ ; sonst 0*



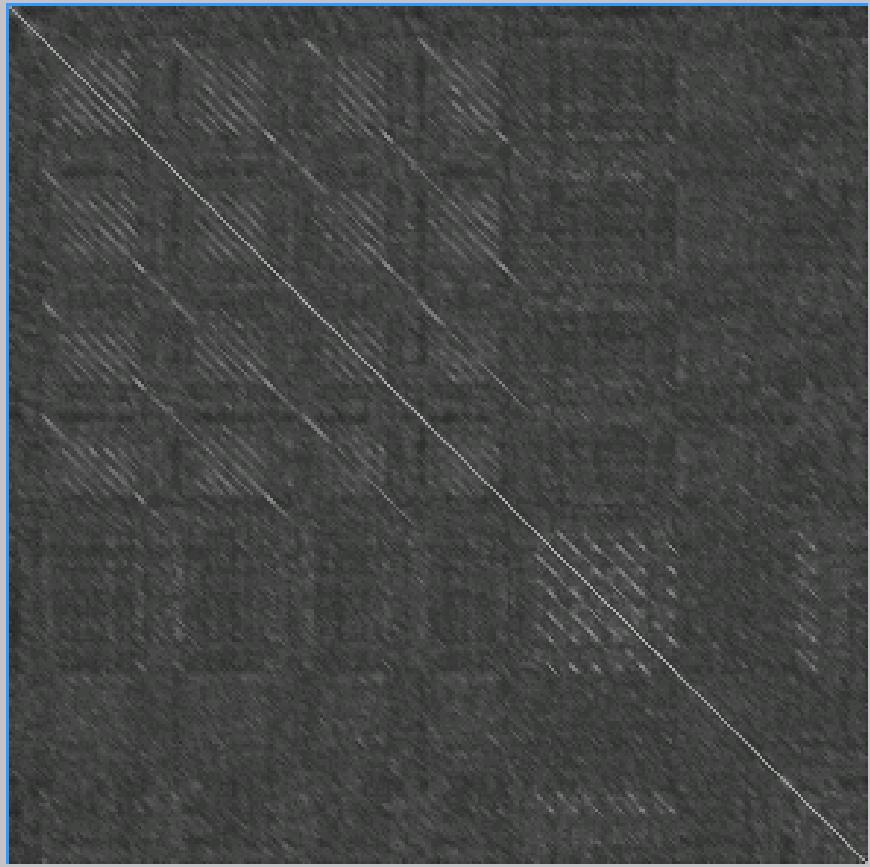
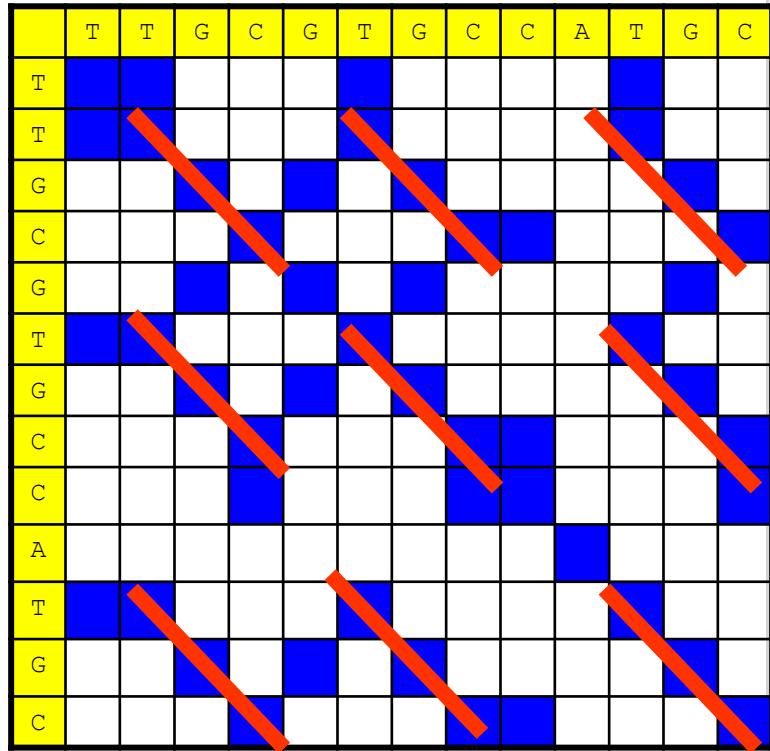
# Dotplot und gleiche Teilstrings

- Wie erkennt man **gleiche Teilstrings** im Dotplot?



- Diagonalen von links-oben nach rechts-unten
  - Größter gemeinsamer Teilstring – längste Diagonale
  - Visuell bei kurzen Strings möglich

# Repetitive Sequenzen



- Dotplot mit A=B
  - Zitat (Genbank, P24014):  
[SIMILARITY] CONTAINS 7 EGF-LIKE DOMAINS.  
[SIMILARITY] Contains 24 leucine-rich (LRR) repeats.

# Finden längster gemeinsamer Teilstrings

---

- Gegeben Dotplot M zweier Strings A, B
- Gesucht: Längster gemeinsamer Teilsting
- Naives Verfahren ( $|A|=|B|=m$ )
  - Prüfe jede der  $2*m$  Diagonalen:  $O(m)$
  - Suche Zusammenhänge Sequenzen von 1'ern:  $O(m)$
  - Merke das längste zusammenhängende Stück
  - Komplexität:  $O(m^2)$
  - (Zusätzlich: Konstruktion von M - wie komplex?)
- Wir kennen schon lineare Algorithmen
- Außerdem wollen wir approximativ matchen

# Editskripte

---

- Definition

*Ein **Editskript** e für zwei Strings A, B aus  $\Sigma^* = \Sigma \cup \{"\_\}$  ist eine Sequenz von Editieroperationen*

- I (*Einfügen eines Zeichen  $c \in \Sigma$  in A*)
  - *Dargestellt als Lücke in A; das neue Zeichen erscheint in B*
- D (*Löschen eines Zeichen c in A*)
  - *Dargestellt als Lücke in B; das alte Zeichen erscheint in A*
- R (*Ersetzen eines Zeichen in A mit einem anderen Zeichen in B*)
- M (*Match, d.h., gleiche Zeichen in A und B an dieser Stelle*)  
*so, dass  $e(A)=B$*

- Beispiel: A=„ATGTA“, B=„AGTGTC“

– <b>MIMMMR</b>	<b>I</b> RMMMD <b>I</b>
<b>A</b> <u>TGTA</u>	<u>ATGTA</u> <u>_</u>
<b>AGTGTC</b>	<u>AGTGT</u> <u>C</u>

# Editabstand

---

- Offensichtlich gibt es immer unendlich viele Editskripte
- Definition
  - Die *Länge eines Editskript* ist die Anzahl von Operationen  $o$  im Skript mit  $o \in \{I, R, D\}$
  - Der *Editabstand* (oder Levenshtein-Abstand) zweier Strings  $A, B$  ist die Länge des *kürzesten Editskript* für  $A, B$
- Bemerkung
  - Matches zählen nicht – interessant sind nur die Änderungen
  - Es gibt oft verschiedene kürzeste Editskripte
  - |                                      |                                      |
|--------------------------------------|--------------------------------------|
| <b>I</b> MM <del>MM</del> <b>M</b> D | <b>D</b> MM <del>MM</del> <b>M</b> I |
| <u>_A</u> GAGAG                      | <b>A</b> GAGAG <u>_</u>              |
| <u>G</u> AGAGA <u>_</u>              | <u>_G</u> AGAGA                      |

# Alignment

---

- Definition
  - Ein (*globales*) Alignment zweier Strings  $A, B$  ist eine Untereinanderanordnung von  $A$  und  $B$  mit beliebigen zusätzlichen Leerzeichen, ohne dass zwei Leerzeichen untereinander stehen
    - Achtung: Untereinanderstehende Zeichen müssen nicht matchen
  - Der Alignmentscore eines Alignment ist die Anzahl von Leerzeichen und Mismatches
  - Der Alignmentabstand zweier Strings  $A, B$  ist der minimale Alignmentscore aller Alignments der beiden Strings

- Beispiele

- |        |   |     |   |   |
|--------|---|-----|---|---|
| A      | _ | TGT | _ | A |
| AGTGTC |   |     |   | _ |

A	_	T	_	GTA
_AGTGTC				

_		AGAGAG
		GAGAGA
_		_

AGAGAG	_
_GAGAGA	

Score:

3

5

2

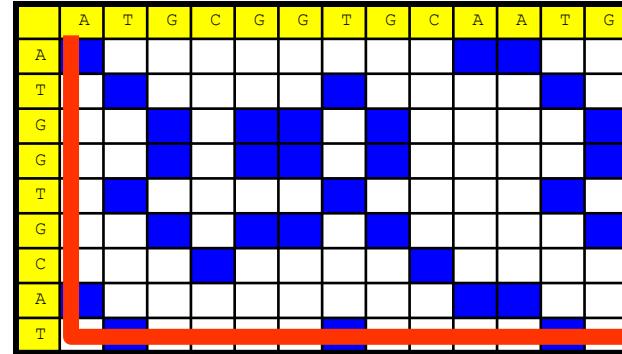
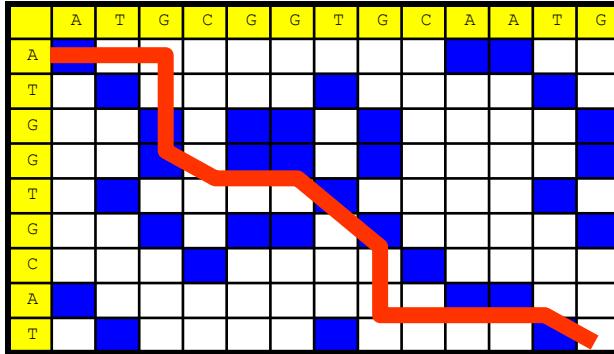
2

# Alignments und Dotplots

- Übersetzung von Pfaden im Dotplot in Alignments
  - Dotplot: Sei A horizontal und B vertikal aufgetragen
  - Alignment: Sei A über B angeordnet
  - Schritt nach rechts: Nächstes Zeichen von A; „\_“ in B
  - Schritt nach unten: Nächstes Zeichen von B; „\_“ in A
  - Schritt nach rechts-unten: Nächstes Zeichen von A und B

ATG    CGGTG    CAATG  
      ATGG    TGCA    T

ATGCGGTGCAATG  
ATGGTGCCAT

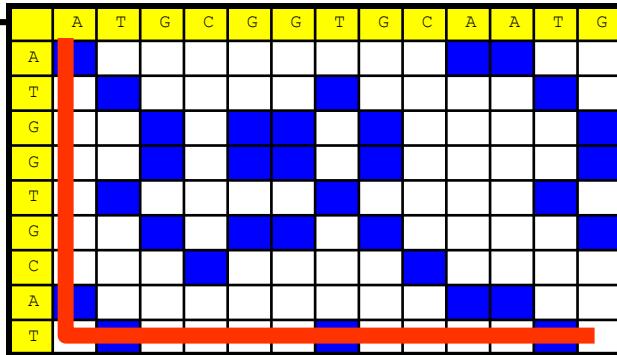


# Pfadgüte

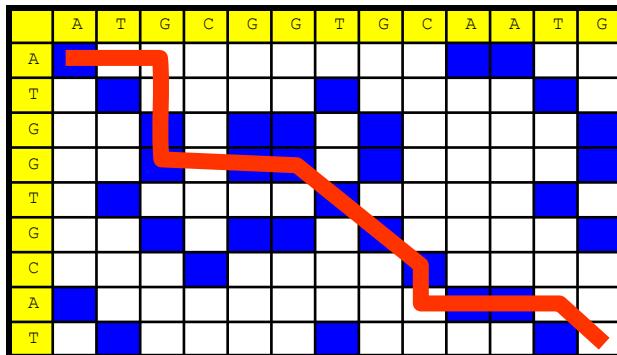
---

- „Gute Pfade“ haben viele Matches (1'er Felder)
- Definition
  - *Die Güte eines Pfades P durch einen Dotplot M ist die Anzahl an diagonal durchquerten 1'er Feldern*
  - *Die Länge eines Pfades P durch einen Dotplot M ist die Anzahl an Schritten, die nicht diagonal durch 1'er Felder laufen*
- Bemerkung
  - Der beste Pfad kann also höchstens Güte  $\min(m,n)$  haben

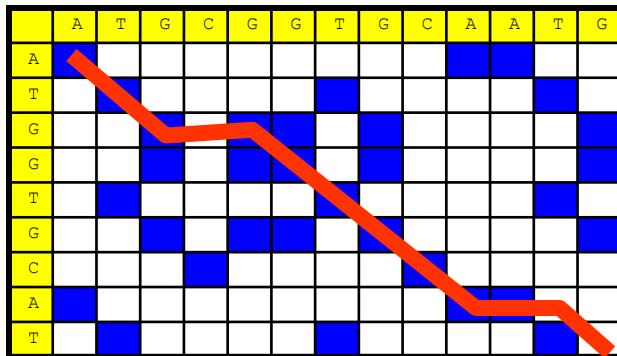
# Beispiele



Pfadgüte: 0



Pfadgüte: 4



Pfadgüte: 9

Maximale Güte?

# Äquivalenzen

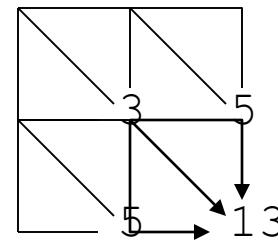
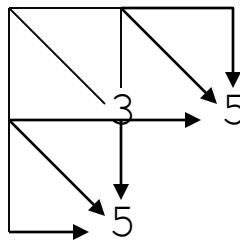
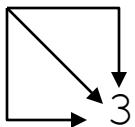
---

- Gegeben zwei Strings A,B und deren Dotplot M
- Die folgenden Probleme sind äquivalent
  - Finde das optimale Alignment von A und B  
  (= Alignmentabstand)
  - Finde die minimale Menge an Editoroperationen von A nach B  
  (= Editabstand)
  - Finde in M den Pfad mit minimaler Länge  
  (= Pfadlänge)
- Beweis: Einfach
- Wir verwenden im Folgenden meistens Alignments
  - Einfacher zu lesen, weniger redundant, platzsparend

# Algorithmus

---

- Naives Verfahren um den besten Pfad zu finden
  - Alle Pfade aufzählen
  - Das sind **exponentiell** viele



- Nur Pfade „um“ die Hauptdiagonale:  $> 3^{\min(m,n)}$ 
  - Genaue Anzahl Pfade: Übungsaufgabe
  - Inakzeptable Laufzeit
- Tatsächliche **Komplexität des Problems**:  $O(m*n)$

# Inhalt dieser Vorlesung

---

- Approximative Stringvergleiche
- Edit-Abstand und Alignment
- Effiziente Berechnung
- Varianten

# Editabstände

---

- Definition

*Gegeben zwei Strings A, B mit  $|A|=n$ ,  $|B|=m$*

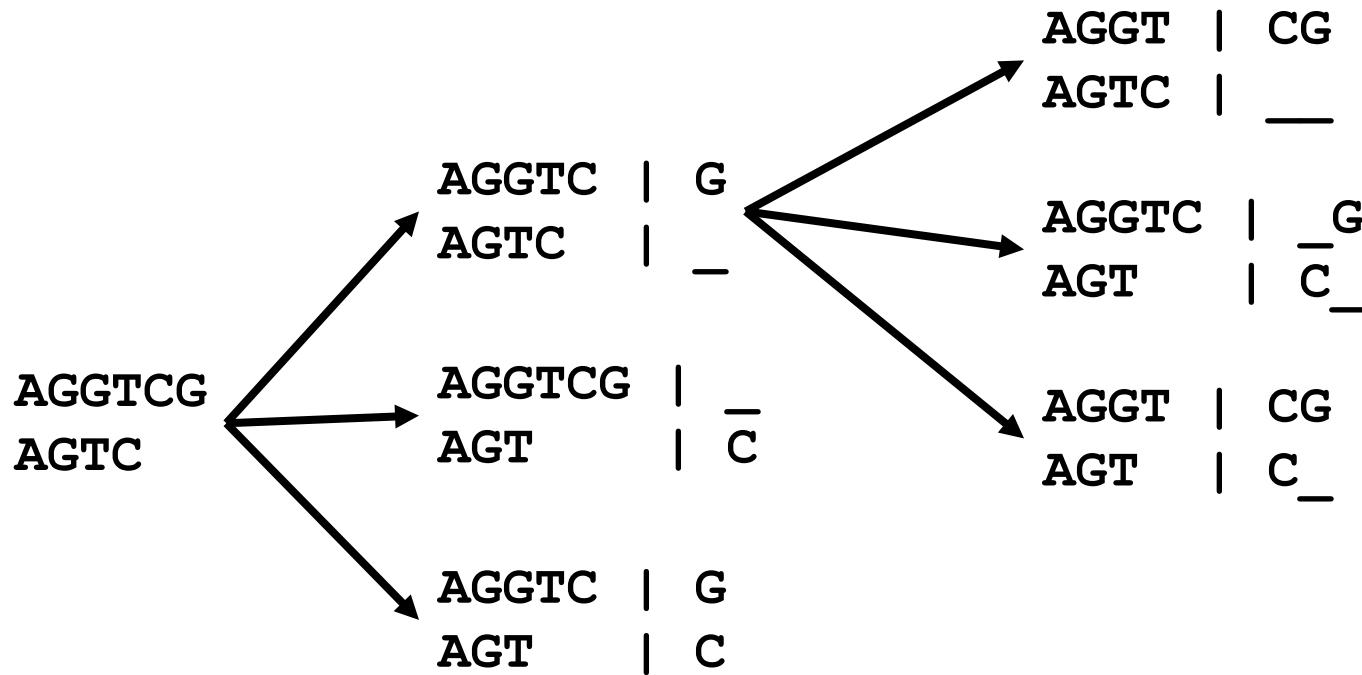
- *Funktion  $dist(A,B)$  berechne den Editabstand von A, B*
- *Funktion  $d(i,j)$ ,  $0 \leq i \leq n$  und  $0 \leq j \leq m$ , berechne den Editabstand zwischen  $A[1..i]$  und  $B[1..j]$*

- Bemerkungen

- Offensichtlich:  $d(n,m)=dist(A,B)$
- $d(i,j)$  dient zur rekursiven Berechnung von  $dist(A,B)$
- Divide-and-Conquer: Wie kann man  $d(i,j)$  aus „kleineren“  $d(x,y)$  Werten berechnen?

# Rekursive Betrachtung

---



# Zusammen

---

- Theorem
  - Der *Editabstand zweier Strings A,B mit |A|=n, |B|=m berechnet sich mit Startbedingung*

$$d(i,0) = i \quad d(0,j) = j$$

als  $d(n,m)$  mit folgender *Rekursionsgleichung*

$$d(i,j) = \min \left\{ \begin{array}{l} d(i,j-1) + 1 \\ d(i-1,j) + 1 \\ d(i-1,j-1) + t(i,j) \end{array} \right\}$$

wobei  $t(i,j) = 0$  wenn  $A[i]=B[j]$  sonst 1

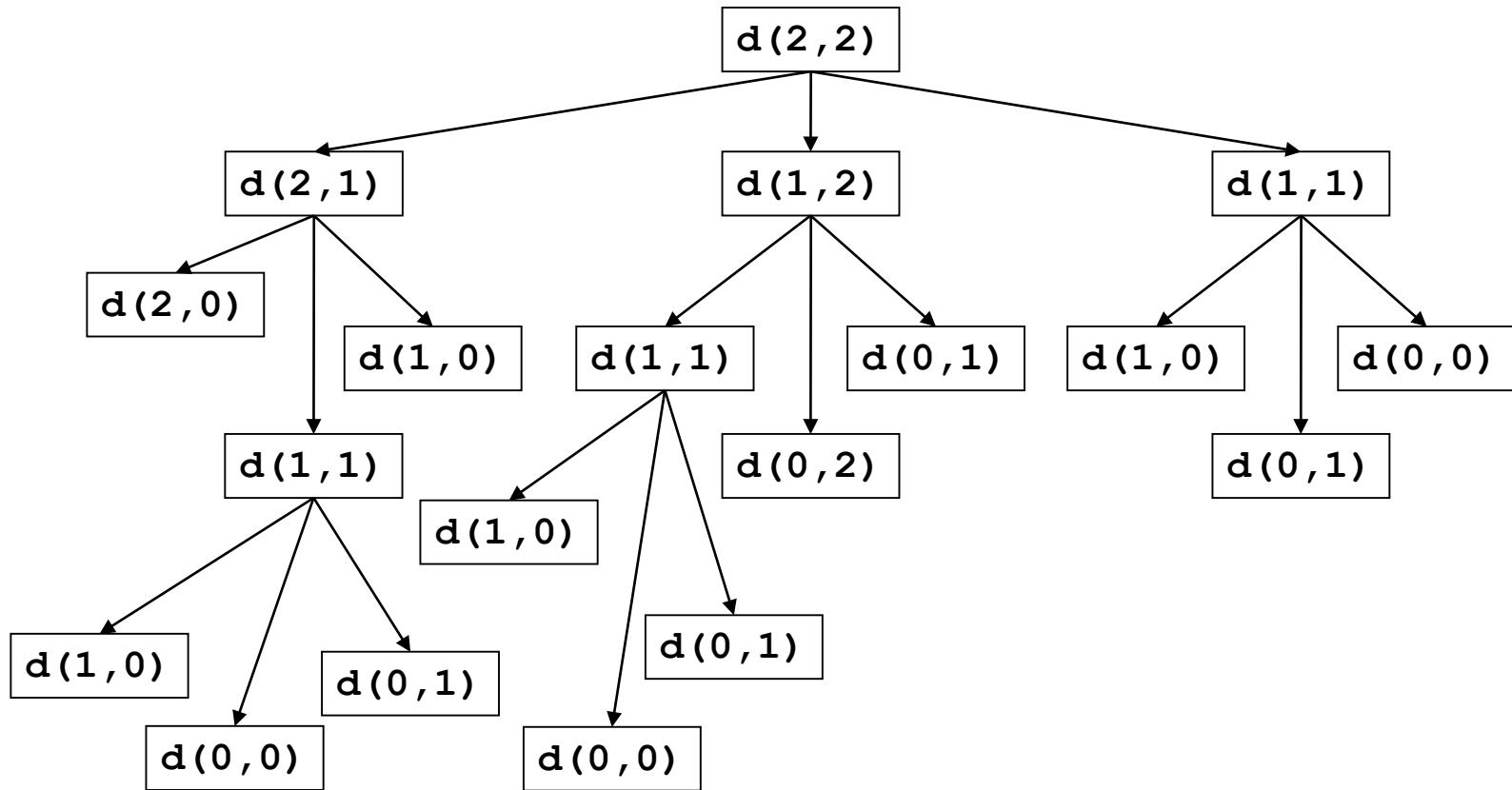
# Rekursiver Algorithmus

```
function d(i,j) {
    if (i = 0)                  return j;
    else if (j = 0)                  return i;
    else
        return min (    d(i-1,j) + 1,
                        d(i,j-1) + 1,
                        d(i-1,j-1) + t(A[i],B[j]));
}
function t(c1, c2) {
    if (c1 = c2)          return 0;
    else
        return 1;
}
```

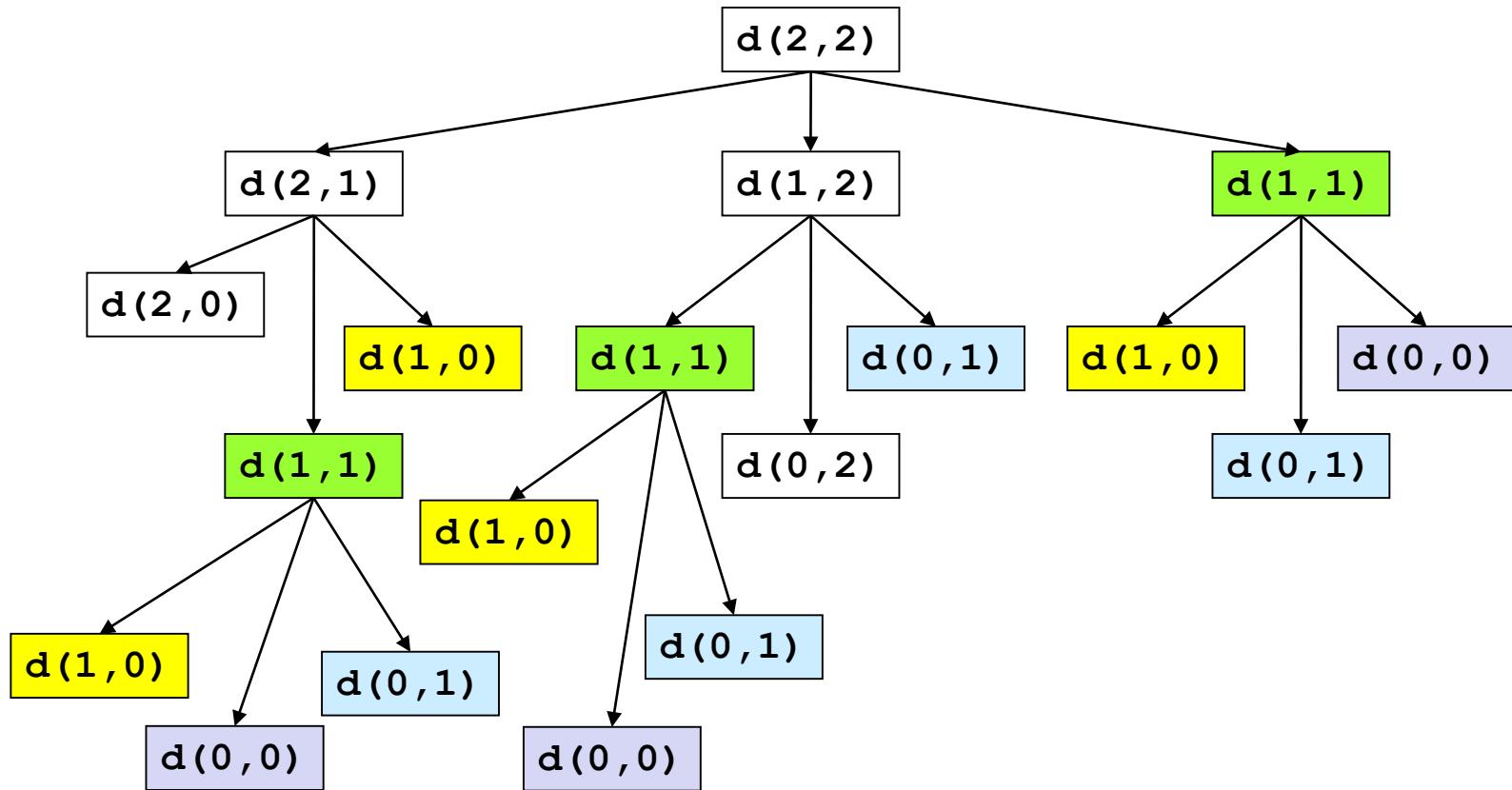
- Komplexität?
  - Für  $(n,m)$  erfolgen 3 Aufrufe, die wiederum jeweils 3 Aufrufe auslösen, die ...
  - Komplexität damit **mindestens  $O(3^{\min(n,m)})$**

# Aufrufbaum

---



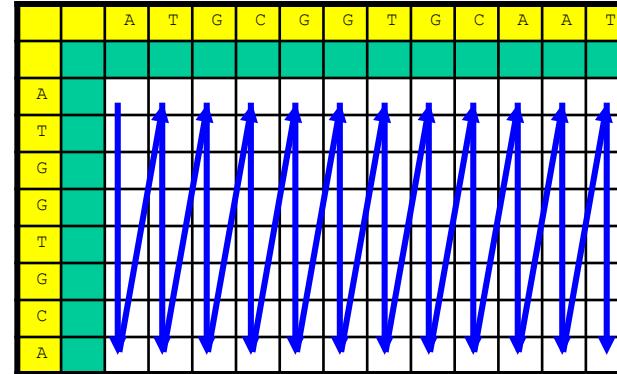
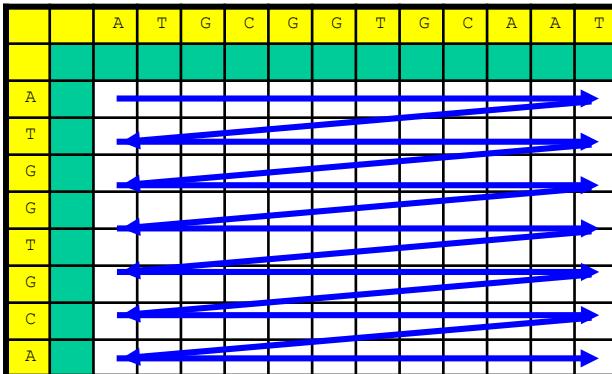
# Redundanz



Es gibt nur  $(n+1) * (m+1)$  verschiedene Aufrufe

# Tabellarische Berechnung

- Grundidee
  - Speichern der Teillösungen in Tabelle
  - Bei Berechnung: Wiederverwendung wo immer möglich
- Aufbau der Tabelle: Bottom-Up (statt rekursiv Top-Down)
  - Initialisierung mit festen Werten  $d(i,0)$  und  $d(0,j)$
  - Sukzessive Berechnung von  $d(i,j)$  mit steigendem  $i,j$
  - Für  $d(i,j)$  brauchen wir  $d(i,j-1)$ ,  $d(i-1,j)$  und  $d(i-1,j-1)$
  - Verschiedene Reihenfolgen möglich



# Beispiel

$$d(i, j) = \min \left\{ \begin{array}{l} d(i, j-1) + 1 \\ d(i-1, j) + 1 \\ d(i-1, j-1) + t(i, j) \end{array} \right\}$$

		A	T	G	C	G	G	T
	0	1	2	3	4	5	6	7
A	1							
T	2							
G	3							
G	4							

		A	T	G	C	G	G	T
	0	1	2	3	4	5	6	7
A	1	0						
T	2							
G	3							
G	4							

		A	T	G	C	G	G	T
	0	1	2	3	4	5	6	7
A	1	0	1	2	3	4	5	6
T	2		1	0	1	2	3	4
G	3			2	1	0	1	2
G	4				3	2	1	1

		A	T	G	C	G	G	T
	0	1	2	3	4	5	6	7
A	1	0	1	2	3	4	5	6
T	2	1	0	1	2	3	4	5
G	3							
G	4							

		A	T	G	C	G	G	T
	0	1	2	3	4	5	6	7
A	1	0	1	2	3	4	5	6
T	2	1	0	1	2	3	4	5
G	3	2	1	0	1	2	3	4
G	4							

		A	T	G	C	G	G	T
	0	1	2	3	4	5	6	7
A	1	0	1	2	3	4	5	6
T	2	1	0	1	2	3	4	5
G	3	2	1	0	1	2	3	4
G	4	3	2	1	1	1	2	3

# Alignment

	A	T	G	C	G	G	T	
	0	1	2	3	4	5	6	7
A	1	0	1	2	3	4	5	6
T	2	1	0	1	2	3	4	5
G	3	2	1	0	1	2	3	4
G	4	3	2	1	1	1	2	3

- Editabstand von ATGG, ATGCGGT ist 3
- Wo ist das Alignment?
- Traceback
  - Bei Berechnung von  $d(i,j)$  behalte Pointer auf Vorgängerzelle(n) mit Minimum
  - Die muss nicht eindeutig sein
  - Alle Wege führen zu gültigen Alignments

	A	T	G	C	G	G	T	
	0	1	2	3	4	5	6	7
A	1	0	1	2	3	4	5	6
T	2	1	0	1	2	3	4	5
G	3	2	1	0	1	2	3	4
G	4	3	2	1	1	1	2	3

	A	T	G	C	G	G	T	
	0	1	2	3	4	5	6	7
A	1	0	1	2	3	4	5	6
T	2	1	0	1	2	3	4	5
G	3	2	1	0	1	2	3	4
G	4	3	2	1	1	1	2	3

	A	T	G	C	G	G	T	
	0	1	2	3	4	5	6	7
A	1	0	1	2	3	4	5	6
T	2	1	0	1	2	3	4	5
G	3	2	1	0	1	2	3	4
G	4	3	2	1	1	1	2	3

# Vom Pfad zum Alignment

		A	T	G	C	G	G	T	
	0	1	2	3	4	5	6	7	
A	1	0	1	2	3	4	5	6	
T	2	1	0	1	2	3	4	5	
G	3	2	1	0	1	2	3	4	
G	4	3	2	1	1	1	2	3	

- Jeder Pfad von  $(n,m)$  nach  $(0,0)$  ist ein optimales Alignment
  - Starte von  $(n,m)$
  - Nach links: Deletion in A
  - Nach oben: Insertion in A
  - Diagonal: Match/Replace

		A	T	G	C	G	G	T	
	0	1	2	3	4	5	6	7	
A	1	0	1	2	3	4	5	6	
T	2	1	0	1	2	3	4	5	
G	3	2	1	0	1	2	3	4	
G	4	3	2	1	1	1	2	3	

ATGCGGT  
ATG \_ G \_\_

		A	T	G	C	G	G	T	
	0	1	2	3	4	5	6	7	
A	1	0	1	2	3	4	5	6	
T	2	1	0	1	2	3	4	5	
G	3	2	1	0	1	2	3	4	
G	4	3	2	1	1	1	2	3	

ATGCGGT  
AT \_ GG \_

# Komplexität

---

- Aufbau der Tabelle
  - Berechnung einer Zelle betrachtet genau drei andere Zellen
  - $m \cdot n$  Zellen
  - Insgesamt:  $O(m \cdot n)$
- Traceback (für ein Alignment)
  - Man kann einen beliebigen Pfad wählen
  - Es muss einen Pfad von  $(n, m)$  nach  $(0, 0)$  geben
    - Jede Zelle hat mindestens einen Pointer
    - Keine Zelle zeigt aus der Tabelle hinaus
  - Worst-Case Pfadlänge ist  $O(m+n)$
- Zusammen
  - $O(m \cdot n)$  (für  $m \cdot n > m+n$ )

# Needleman-Wunsch

---

- S.B. Needleman, C.D. Wunsch, „A general method applicable to the search for similarities in the amino acid sequence of two proteins“, J. of Molecular Biology, 48, 1970
- Der originale Algorithmus hat Komplexität  $O(n^3)$ 
  - Einen Trick übersehen
- „Needleman-Wunsch“ wird trotzdem oft als Synonym für die Idee der dynamischen Programmierung zur Berechnung des Edit-Abstands verwendet

# Analogie: Kürzeste Wege in Editgraphen

---

- Definition. Ein *Editgraph* für  $A, B$  mit  $|A|=n$ ,  $|B|=m$  ist
  - Graph mit  $(m+1)*(n+1)$  Knoten
  - Jeder Knoten ist beschriftet mit Label  $(i,j)$  für  $0 \leq i \leq n$ ,  $0 \leq j \leq m$
  - Kanten und Gewichte
    - $(i, j-1) \rightarrow (i, j)$  mit Gewicht 1
    - $(i-1, j) \rightarrow (i, j)$  mit Gewicht 1
    - $(i-1, j-1) \rightarrow (i, j)$  mit Gewicht 0 gdw.  $A[i] = B[j]$ ; sonst 1
- Es gilt
  - „Leichteste“ Wege von  $(1,1)$  bis  $(n,m)$  sind optimale Alignments
  - Dijkstra's Algorithmus läuft in  $O(n * \log(n) + m)$  ( $n/m$ : Knot/Kanten)
  - Also schnellere Lösung?
    - Nein: Wir haben  $m*n$  Knoten
  - Aber: Oft muss nicht der ganze Graph traversiert werden

# Zusammenfassung

---

- Berechnung des optimalen globalen Alignments ist  $O(m*n)$
- Platzbedarf ist auch  $O(m*n)$ 
  - Wir werden Algorithmen mit linearem Platzbedarf kennen lernen
- Diverse Erweiterungen
  - Biologie: Mutationswahrscheinlichkeiten, Aminosäureähnlichkeiten, Evolutionsmodell, ...
  - Erst diese Erweiterungen machen approximatives Stringmatching sinnvoll verwendbar in der Bioinformatik
  - Ändern aber oftmals wenig am Algorithmus

# Selbsttest

---

- Warum interessiert uns in der Bioinformatik gerade der Editabstand zweier Sequenzen?
- Wie ist der Editabstand zweier Strings definiert?
- Berechnen Sie den Editabstand von AGGTC und GCTA mittels dynamische Programmierung auf einem Blatt Papier
- Wiederholen Sie die Berechnung, wenn  $c_{I/D}=2$  und  $c_R=1$
- Was ist der Needleman-Wunsch Algorithmus?
- Wie viele optimale Alignments kann es durch eine  $m*n$  große Tabelle geben?
- Ist Editabstand eine Metrik?