BIOINFORMATYKA

edycja 2018 / 2019

wykład 7

Dopasowania wielosekwencyjne

dr Jacek Śmietański jacek.smietanski@ii.uj.edu.pl http://jaceksmietanski.net

Plan wykładu

- 1. Dopasowania wielosekwencyjne wprowadzenie
- 2. Algorytmy MSA (optymalny i suboptymalne)
- 3. Wykorzystanie metod klasteryzacji
- 4. Dostępne narzędzia
- 5. Motywy, wzorce, profile

Dopasowania wielosekwencyjne

Przypomnienie – dopasowanie pary sekwencji

Definicja:

Niech S_0 , S_1 – sekwencje nad alfabetem Σ o długościach odpowiednio I_0 i I_1 . Globalnym dopasowaniem pary sekwencji (global pairwise sequence alignment) nazywamy macierz M o wymiarach $2 \times n$, gdzie $n \ge max\{I_0,I_1\}$ taką, że

```
\forall 0 \le k \le 1, 0 \le i \le n-1:
M[k][i] = - \text{ lub } M[k][i] = S_k[p], p \in \{0,...,l_k-1\}
M[k][i] = - \Rightarrow M[1-k][i] \ne -
\forall i < j \ (M[k][i] = S_k[p] \ i \ M[k][j] = S_k[q] \Rightarrow p < q \ )
\forall 0 \le p \le l_k-1 \ \exists \ j \in \{0,...,n-1\}: M[k][j] = S_k[p]
```

Przykład: S0 = TAGACTAG S1 = ACGTATG

		Α	-	G	Α	C		Α	-	G
	-	Α	С	G	-	-	Т	Α	Т	G
ľ										
	Т	Α	G	Α	С	Т	Α	-	G	
	Α	С	G	-	-	Т	Α	Т	G	

Jacek Śmietański, Kraków 2018

Niech $S=\{S_0, ..., S_{t-1}\}$ – zbiór t-sekwencji nad alfabetem Σ takich, że $|S_i|=I_i$ dla $i \in \{0,...,t-1\}$.

Globalnym dopasowaniem zbioru sekwencji (global multiple sequence alignment) nazywamy macierz M o wymiarach $t \times n$, gdzie $n \ge max\{l_0, \dots, l_{t-1}\}$ taką, że

$$\forall 0 \le k \le t-1, 0 \le i \le n-1:$$
 $M[k][i] = -1 \text{ lub } M[k][i] = S_k[p], p \in \{0,...,l_k-1\}$
 $\exists r \in \{0,...,n-1\} : M[r][i] \ne -1$
 $\forall 0 \le i < j \le n-1 \ (M[k][i] = S_k[p] \ i M[k][j] = S_k[q] \Rightarrow p < q \)$
 $\forall 0 \le p \le l_k-1 \ \exists \ j \in \{0,...,n-1\} : M[k][j] = S_k[p]$

slajd 5

(**MSA** = multiple sequence alignment)

Definicja:

Lokalnym dopasowaniem zbioru sekwencji (local multiple sequence alignment) nazywamy globalne dopasowanie zbioru podsekwencji $S_k[i_k ..., j_k] \ \forall \ 0 \le k \le t-1, \ 0 \le i_k \le j_k \le l_k$

- Określanie powiązań filogenetycznych między sekwencjami.
- Poszukiwanie odległych homologów.
- Poszukiwanie wspólnych, konserwowanych wzorów, motywów i domen w sekwencjach, odpowiedzialnych za odpowiednie funkcje biochemiczne lub strukturę przestrzenną.
- 4. Grupowanie białek w rodziny o wspólnej funkcji biochemicznej lub historii ewolucyjnej. Identyfikowanie członków rodzin białek.
- Identyfikowanie zachodzących fragmentów sekwencji powstałych w wyniku losowego sekwencjonowania genomów i ułatwienie ich składania w jedną całą sekwencję.

slajd 7

Instytut Informatyki UJ

Punktacja dopasowania

$$score(M) = \sum_{i=0}^{n-1} S_{obj}(M[0][i],...,M[t-1][i])$$

wartość MSA = suma wartości dopasowań na poszczególnych pozycjach

$$\mathcal{S}_{obj}(M[0][i],...,M[t-1][i]) = \sum_{r=0}^{k-2} \sum_{s=r+1}^{k-1} \mathcal{S}_{pair}(M[r][i],M[s][i])$$

sumujemy wartości dopasowań dla wszystkich możliwych par sekwencji

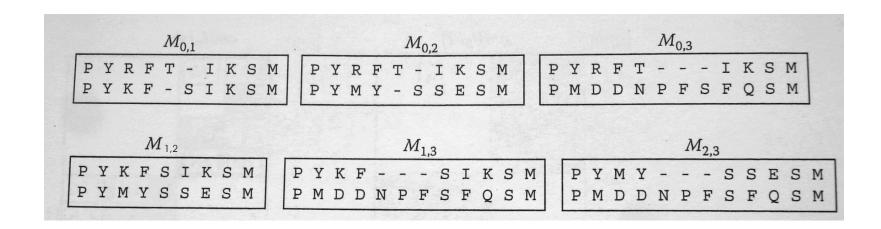
$$\delta_{pair}(M[j][i], M[k][i]) = \begin{cases} g, & gdyM[j][i] = -\text{lub}M[k][i] = -\text{lub}M[k][i] = -\text{lub}M[k][i] \\ \alpha, & gdyM[j][i] = M[k][i] \\ \beta, & gdyM[j][i] \neq M[k][i] \end{cases}$$

wartość dopasowania dla pojedynczej pary sekwencji liczymy jak w algorytmie N-W

Przykład – dopasowanie czterech sekwencji

	M_3											
	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
0	P	Y	R	F	T	-	-	_	I	K	S	M
1	P	Y	R K	F	-	-		S	I	K	S	M
2	P	Y	M	Y	-	• —	-	S	S	E	S	M
3	P	M	D	D	N	P	F	S	F	Q	S	M

A global MSA of S = {PYRFTIKSM, PYKFSIKSM, PYMYSSESM, PMDDNPFSFQSM}.



Jacek Śmietański, Kraków 2018

Sekwencja konsensusowa

$$\mathcal{S}_{obj}(M[0][i],...,M[t-1][i]) = \sum_{r=0}^{k-1} \mathcal{S}_{pair}(M[r][i],cons(i))$$

$$cons(i) = \arg\max_{c \in \Sigma \cup \{-\}} \left(\sum_{r=0}^{k-1} \mathcal{S}_{pair}(M[r][i], c) \right)$$

A global MSA of S = {PYRFTIKSM, PYKFSIKSM, PYMYSSESM, PMDDNPFSFQSM}.

Sekwencja konsensusowa dla powyższego przykładu: PYKF---SIKSM

Punktacja dla powyższej sekwencji konsensusowej:

$$4 + 2 - 2 + 0 - 4 - 2 - 2 + 1 + 0 + 0 + 4 + 4 = 5$$





Algorytmy MSA (optymalne i suboptymalne)

MSA – programowanie dynamiczne

L – długość sekwencji

Optymalne dopasowanie dwóch sekwencji: macierz punktacji kwadratowa, wymagany czas: L²

Optymalne dopasowanie trzech sekwencji: macierz punktacji sześcienna; wymagany czas: L³

Optymalne dopasowanie N sekwencji:
macierz punktacji N-wymiarowa: wymagany czas: L^N
(rośnie wykładniczo ze wzrostem liczby sekwencji N)

Szukanie optymalnego dopasowania w objętości sześcianu.



Macierz punktacji będzie trójwymiarowa.

Konstrukcja macierzy punktacji:

$$H[i-1][j-1][k-1] + \delta_{obj}(S_0[i], S_1[j], S_2[k])$$

$$H[i-1][j-1][k] + \delta_{obj}(S_0[i], S_1[j], -)$$

$$H[i-1][j][k-1] + \delta_{obj}(S_0[i], -, S_2[k])$$

$$H[i][j][k] = \max \begin{cases} H[i-1][j][k-1] + \delta_{obj}(S_0[i], -, S_2[k]) \\ H[i-1][j][k] + \delta_{obj}(S_0[i], -, -) \\ H[i][j-1][k] + \delta_{obj}(S_0[i], -, -) \\ H[i][j-1][k] + \delta_{obj}(-, S_1[j], -) \\ H[i][j][k-1] + \delta_{obj}(-, -, S_2[k]) \end{cases}$$

Warunki początkowe:

$$H[i][j][k] = \begin{cases} g \cdot k, & gdy \ i = 0, j = 0, k \ge 0 \\ g \cdot j, & gdy \ i = 0, j > 0, k = 0 \\ g \cdot i, & gdy \ i > 0, j = 0, k = 0 \end{cases}$$

slajd 14

Złożoność obliczeniowa MSA

k – liczba sekwencji

I – średnia długość sekwencji

Programowanie dynamiczne (optymalne)

liczba komórek macierzy: $O(l^k)$

liczba porównań dla każdej komórki: $O(2^k)$

koszt obliczenia punktacji pojedynczej komórki: O(k)

Złożoność obliczeniowa:

 $O(k 2^k I^k)$

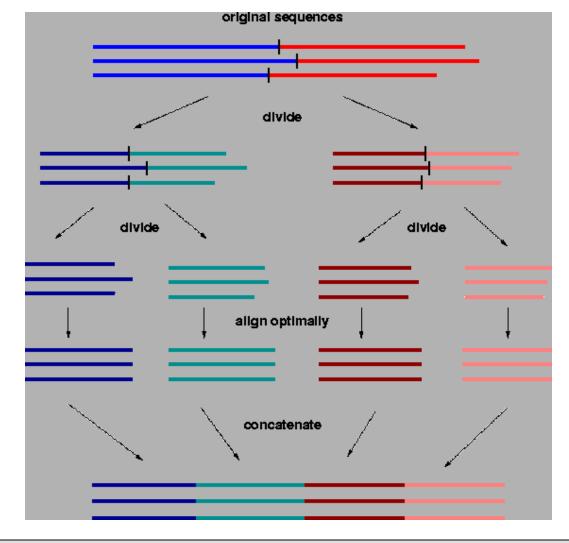
Wniosek:

DP dla MSA może być stosowane dla co najwyżej kilku sekwencji.

W praktyce używa się metod heurystycznych (suboptymalnych) o złożoności wielomianowej, zwykle pomiędzy $O(k^2l)$ a $O(k^2l^2)$.

slajd 15

DCA (*Divide-and-Conquer Multiple Sequence Alignment*) http://bibiserv.techfak.uni-bielefeld.de/dca/



Jacek Śmietański, Kraków 2018

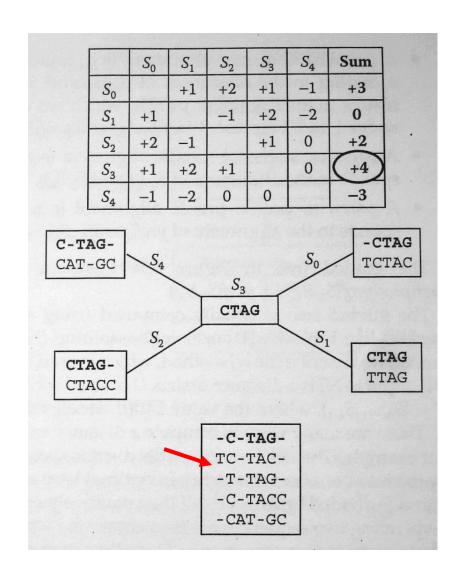
Metoda gwiazdy (star alignment)

- 1. Obliczamy optymalne dopasowanie dla każdej pary sekwencji (niezależnie od siebie).
- 2. Na podstawie uzyskanych rezultatów wyznaczamy sekwencję centralną (sekwencja o najwyższej wartości dopasowania).
- 3. MSA uzyskujemy na podstawie optymalnego dopasowania każdej sekwencji do sekwencji centralnej.

Metoda suboptymalna.

Metoda gwiazdy - przykład

 $S_0 = TCTAC$ $S_1 = TTAG$ $S_2 = CTACC$ $S_3 = CTAG$ $S_4 = CATGC$



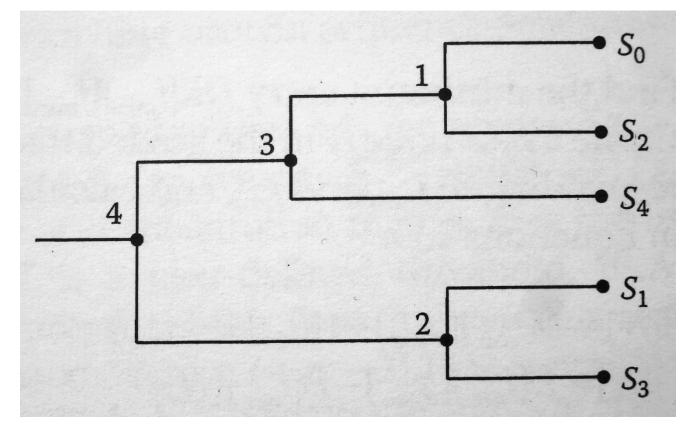
zgodność +1 niezgodność -1 przerwa: -1

Wykorzystanie metod klasteryzacji

Opiera się na konstrukcji drzewa naprowadzającego (przewodniego; guided tree):

$$S_0 = TCTAC$$

 $S_1 = TTAG$
 $S_2 = CTACC$
 $S_3 = CTAG$
 $S_4 = CATGC$



1,2.Na podstawie optymalnego dopasowania pary sekwencji wyznaczamy jego profil.

slajd 20

- Dopasowanie sekwencja profil.
- Dopasowanie profil profil.

Konstrukcja drzewa

Metody klasteryzacji bazujące na odległości.

Clustal używa metody NJ (neighbor-joining)

D – macierz odległości (wymiar **k**×**k**, k – liczba dopasowywanych sekwencji)

D[i][j] – odległość między S_i a S_i

Macierz D może być wyznaczana na różne sposoby.

Metodą NJ iteracyjnie wybieramy wejście w D. Odpowiadające mu sekwencje zostają połączone węzłem w drzewie. Odpowiednie wiersze w D zostają połączone, tworząc nową,

slajd 22

mniejszą macierz dla kolejnego kroku iteracji.

D[i][j] – liczba zgodności w najlepszym lokalnym dopasowaniu na ścieżce wychodzącej z S_i i S_i , podzielona przez min $\{l_i, l_i\}$.

Iteracja:

1. Wyznaczenie macierzy DR (rate-corrected distance matrix)

$$DR[i][j] = D[i][j] - (r[i] + r[j])$$
 with $r[q] = \frac{1}{k-2} \sum_{p=0}^{k-1} D[q][p]$

2. Znajdujemy najmniejszą wartość w DR.

Metoda NJ (Clustal)

3. Tworzymy nowy wierzchołek w drzewie, łączący wejścia odpowiadające i_{min} i j_{min}, przeliczamy odległości:

$$D[i_{min}][N] = (D[i_{min}][j_{min}] + r[i_{min}] - r[j_{min}]) / 2$$

$$D[j_{min}][N] = (D[i_{min}][j_{min}] - r[i_{min}] + r[j_{min}]) / 2$$

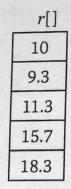
$$D[x][N] = (D[i_{min}][x] + D[j_{min}][x] - D[i_{min}][j_{min}]) / 2$$

4. Zastępujemy wiersze i kolumny i_{min} i j_{min} w *D* nowym wierszem i kolumną reprezentującymi odległości do *N*.

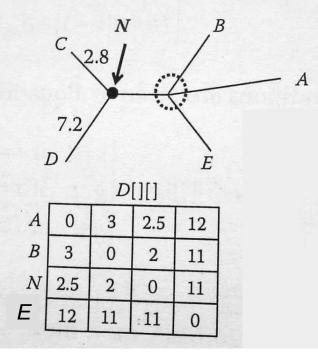
Bioinformatyka, wykład 7

Metoda NJ (Clustal) - przykład

			- 171										
	D[][]												
A	0	3	6	9	12								
В	3	0	5	9	11								
C	6	5	0	10	13								
D	9	9	10	0	19								
E	12	11	13	19	0								



DR[][]									
0									
-16.	3	0							
-15.	3	-15.7	0						
-16.	7	-16.0	-17.0	0					
-16.	3	-16.7	-16.7	-15.0	0				



slajd 25

Dla danej sekwencji S o długości / i MSA o wymiarze kn definiujemy macierz częstości P:

$$P[c][j] = \frac{\left| \{ i | M[i][j] = c \} \right|}{k}$$

Wartość dopasowania litery *c* z profilem w kolumnie j określa równanie:

$$t(c,j) = \begin{cases} \alpha \cdot P[c][j] + \beta \cdot \sum_{b \in \Sigma \setminus \{c\}} P[b][j] + g \cdot P[-][j] & \text{if } c \neq -1 \\ g \cdot \sum_{b \in \Sigma} P[b][j] & \text{if } c = -1 \end{cases}$$

Wartość dopasowania sekwencja-profil = suma wartości dla poszczególnych kolumn.

Dopasowanie sekwencja-profil (przykład)

		M	l		
A	G	С	-	A	
Α	G	A	G	A	
A	Τ	C	G	-	
С	G	-	G	C	
_		-			-

			P		
Α	0.75	0.00	0.25	0.00	0.50
С	0.25	0.00	0.50	0.00	0.25
G	0.00	0.75	0.00	0.75	0.00
T	0.00	0.25	0.00	0.00	0.00
	0.00	0.00	0.25	0.25	0.25

score
$$(M_2) = t(A,1) + g + t(C,2) + t(-,3) + t(G,4) + t(C,5)$$

= $(2 \cdot 0.75 - 3 \cdot 0.25) + (-1) + (-3 \cdot (0.75 + 0.25)) + (-1 \cdot (0.25 + 0.75)) + (2 \cdot 0.75 - 1 \cdot 0.25) + (2 \cdot 0.25 - 3 \cdot 0.5 - 1 \cdot 0.25) = -4.25$

A sequence–profile alignment M_2 of the DNA sequence AACGC to the letter frequency matrix P of the MSA M_1 . The score of M_2 is -3.4875 using the scoring scheme $\alpha = +2$, $\beta = -3$, and g = -1.

Optymalne dopasowanie sekwencja-profil (DP)

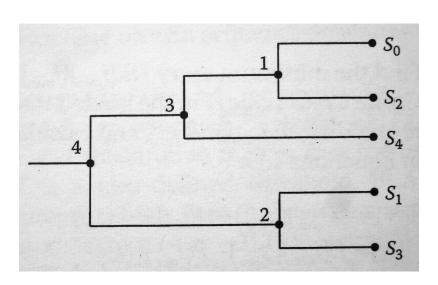
$$H[i][j] = \max \begin{cases} H[i-1][j-1] + t(S_0[i-1], j-1) \\ H[i-1][j] + g \\ H[i][j-1] + t(-, j-1) \end{cases}, \text{ for all } 1 \le i \le l \text{ and } 1 \le j \le n$$

Warunki początkowe: H[i][0] = ig, H[0][j] = H[0][j-1]+t(-,j-1)

Złożoność: $O(|ln|\Sigma|)$

Algorytm Clustal (dopasowanie progresywne) – podsumowanie

- 1. Przyrównanie sekwencji parami i utworzenie na ich podstawie macierzy odległości
- 2. Obliczenie drzewa naprowadzającego
- Przyrównanie dwóch najbliższych sekwencji (profili) (programowanie dynamiczne)
- 4. Dwie przyrównywane sekwencje (profile) zastępujemy nowym profilem i powtarzamy procedurę od punktu 1. Kończymy, gdy pozostanie nam jeden wspólny profil.



Algorytm Clustal – uwagi

- 1. Zamiast wyznaczać profile, możemy po każdym przyrównaniu określić sekwencję konsensusową.
- 2. Zwykle dopasowujemy sekwencje aminokwasowe (a nie nukleotydowe) dlaczego?
- 3. W dopasowaniu wykorzystywane są macierze substytucji. Wybór macierzy może się zmieniać dynamicznie, w zależności od wyznaczonej odległości pomiędzy rozważanymi sekwencjami.
- 4. Znaczenie ważenia zwiększenie wiarygodności przyrównania sekwencji, które uległy dywergencji.

Algorytm Clustal – ograniczenia

- 1. Metoda oparta na globalnym przyrównaniu, dlatego analizowane sekwencje powinny być podobnej długości.
- 2. Kumulacja błędów jeśli pojawi się na wczesnym etapie, kolejne przyrównania bazują na błędnych sekwencjach.

Dostępne narzędzia

Starsze programy:

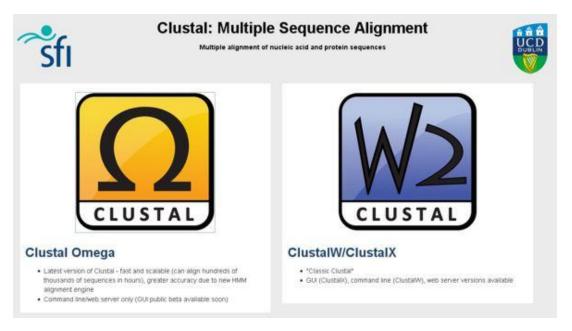
ClustalW – standardowa implementacja ClustalX – interfejs graficzny

Nowa wersja (uwzględniająca HMM przy dopasowywaniu profili):

profili):

Clustal Omega

www.clustal.org



http://tcoffee.crg.cat/



Jacek Śmietański, Kraków 2018

Algorytm podobny do Clustal (metoda progresywna).

Jest dokładniejszy (dopasowanie początkowe wybierane jest spośród wielu przyrównań), ale przez to wolniejszy niż Clustal.

Przeprowadza zarówno globalne, jak i lokalne dopasowania.

Posiada predefiniowane parametryzacje dedykowane dla DNA, RNA, Białek oraz odmiany celowane, np. SARA-Caffee dopasowuje sekwencje RNA, dla których znana jest struktura trzeciorzędowa.

slajd 35

http://www.ebi.ac.uk/Tools/msa/muscle/

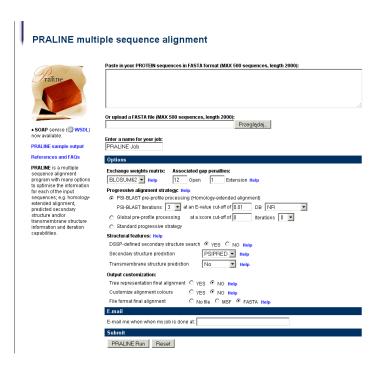
Metoda progresywna, dopasowanie trójetapowe:

- 1. Draft szybkie wstępne zestawienie
- Improved dokładniejsze, z wykorzystaniem odległości **Kimury**
- 3. Refinement optymalizacja

Zwykle daje dokładniejsze wyniki niż Clustal, jest też szybki.

Jacek Śmietański, Kraków 2018

http://www.ibi.vu.nl/programs/pralinewww/



Ocenia profile metodą najbliższego sąsiada.

Pozwala wykorzystać informację o strukturze drugorzędowej. Dokładniejszy (i wolniejszy) niż ClustalW.

slajd 37

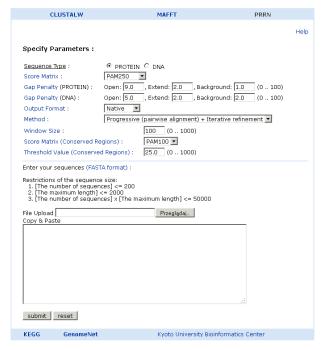
Idea:

tworzymy dopasowanie (początkowo niskiej jakości), które w kolejnych krokach poprawiamy.

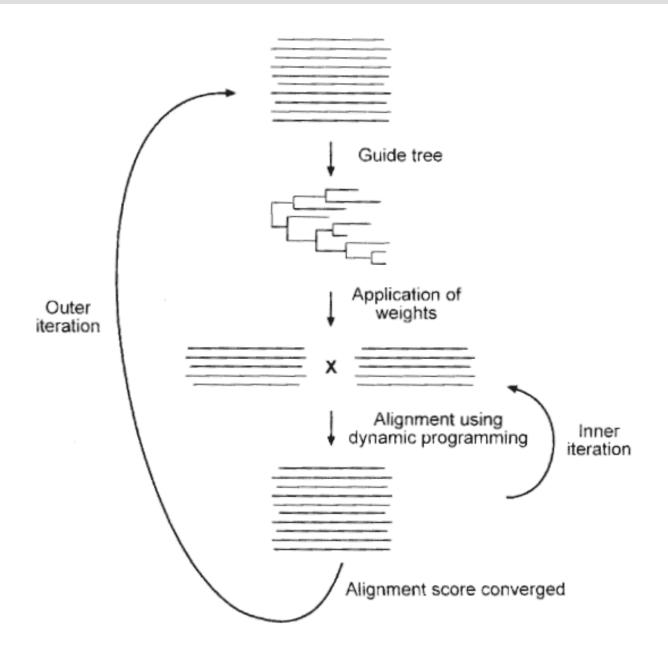
Przykład narzędzia: PRRN

(http://www.genome.jp/tools/prrn/)





MSA – metoda iteracyjna



Zastosowanie:

sekwencje wykazujące jedynie miejscowe podobieństwo

Metoda:

dopasowanie lokalne – identyfikacja wspólnego dla wszystkich sekwencji bloku niezawierającego przerw.

Przykład narzędzia:

DIALIGN

http://www.genomatix.de/cgi-bin/dialign/dialign.pl



Wynik dopasowania – prezentacja graficzna

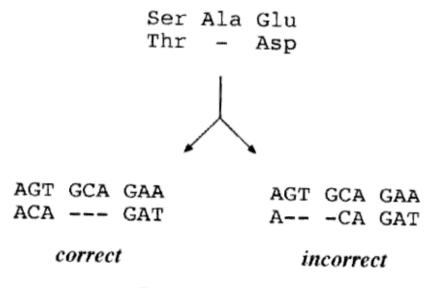
- * (gwiazdka) zgodność
- : (dwukropek) substytucje konserwatywne
- . (kropka) podstawienie semikonserwatywne

Dodatkowe oznaczenia kolorami.

Dopasowanie na poziomie białek charakteryzuje się większą czułością.

Na poziomie DNA może wystąpić niedopasowanie kodonów.

Protein alignment



DNA alignment

Redagowanie przyrównań

Czasem może nastąpić konieczność ręcznej poprawy wygenerowanego automatycznie dopasowania MSA.

Może w tym pomóc np. BioEdit:

http://www.mbio.ncsu.edu/bioedit/bioedit.html

lub JalView:

http://www.jalview.org/examples/applets.html



Jalview

a multiple alignment editor

Home

Overview

Download

Applet Version

Screenshots

FAQ

Documentation

Release history

Source Code

Development Version

Links

News Mailing List

Discussion Mailing List

Please send problems and bug reports to the discussion list.



Jalview comes in two distinct flavours.

The main application allows connection to multiple web services provided a well as a host of additional useful features such as printing, making images annotating your alignment. You need to download and install this software.

The applet version runs in web browsers and is a useful interactive display features and annotations files. It does not have the full functionality of the mainages, saving files, running web service jobs due to security restrictions in

For more information on how to use the applet in your website, see full list c

Pressing one of the buttons below will load up a cut down version of Jalview browser.

Ferredoxins, chloroplast precursor related UniRet (15 sequences x 150 residues)

User Defined Colours an associated Newick tree file Consensus

Start Jalview Displays a features file the alignment

Start Jalview Associates PDB file 1 with sequence FER1_

Displays a Multiple
Start Jalview
Start Jalview
JNet Prediction for a
Sequence

MA+T--TPALSGT+VSTSFLRRQPAPTSLRSLPS+VG+--+LFGLKS-STARGGRVTAMA

Q93XJ9 SOLTU

FER1_MESCR

FER2 ARATH

Q7XA98_TRIPR

080429_MAIZE Q93Z60_ARATH

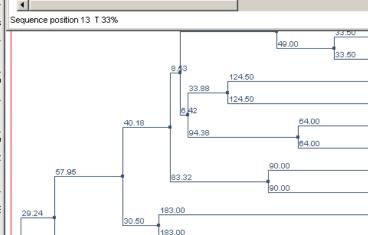
FER3 RAPSA

FER BRANA

FER1 PEA

---SVSATMISTSFMPRKPAVTSL-KPIPNVGE--ALFGLKS-A--NGGKVTCMAS

MA.....SISGTMISTSFLP<mark>rk</mark>pvvtsl.<mark>k</mark>aisnvg<mark>e</mark>..alfgl<mark>k</mark>s.g..<mark>r</mark>ng<mark>r</mark>it<mark>c</mark>mas matt...palygtavstsfl<mark>r</mark>tqpmpmsv.ttt<mark>k</mark>afsn..gflgl<mark>k</mark>t.sl<mark>krgd</mark>lavamas



128.00

128.00

http://www.jalview.org/examples/applets.html

Motywy, wzorce, profile

Motyw (motif) – często powtarzający się wzorzec sekwencji mający (potwierdzone bądź hipotetyczne) znaczenie biologiczne.

(W podobny sposób definiuje się motywy strukturalne (przestrzenne), przy czym budujące je aminokwasy nie muszą sąsiadować w sekwencji)

Wzorzec (pattern) – opisuje motyw za pomocą sekwencji konsensusowej (często wykorzystywane są wyrażenia regularne)

Profil – opisuje motyw ilościowo – wykorzystuje macierze PSSM.

Baza danych wzorców i profili

Baza danych wzorców i profili:

http://prosite.expasy.org/

Wyszukiwanie wg motywów: konstrukcja wyrażenia regularnego

Alignment	Regular Expression or Pattern
ADLGAVFALCDRYFQ SDVGPRSCFCERFYQ ADLGRTQNRCDRYYQ ADIGQPHSLCERYFQ	[AS]-D-[IVL]-G-x(4)-{PG}-C-[DE]-R-[FY]2-Q

slajd 47

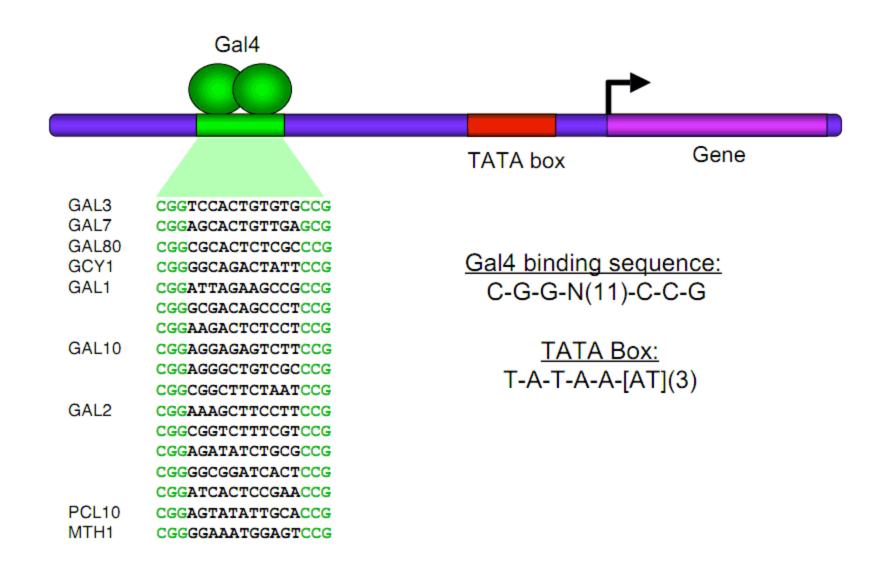
{X} – dowolny aminokwas za wyjątkiem X [XY] – X albo Y x – dowolny aminokwas cyfra oznacza liczbę powtórzeń

Znaczenie motywów

Konserwatywne motywy w sekwencjach białkowych mają zwykle ważną biologiczną funkcję.

Mogą zatem wskazywać np. miejsce aktywne enzymu lub miejsce wiązania innego białka, jonu metalu itp.

Przykład motywu – miejsce wiązania czynników transkrypcyjnych



Sekwencja konsensusowa – ilustracja graficzna

Alignment of transcription factor binding sites

Motif

CCAAATTAGGAAA

CCTATTAAGAAAA

CCAAATTAGGAAA

CCAAATTCGGATA

CCCATTTCGAAAA

CCTATTTAGTATA

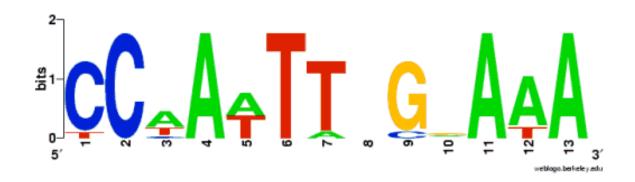
CCAAATTAGGAAA

TCTATTTTGGAAA

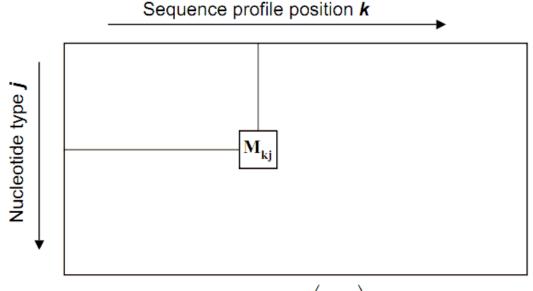
CCAATTTTCAAAA

CCAAATTGGCAAA

Consensus: YCHAWTWNSNAWA or CCHAWTTNGNAWA



Macierze ocen specyficzne względem pozycji. Macierz tworzona jako macierz podobieństwa, ale podstawienia aminokwasów są zależne od pozycji względem wzorca).

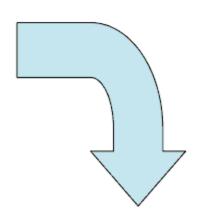


$$M_{kj} = \log\left(\frac{p_{kj}}{p_j}\right)$$

- p_{kj} = probability of nucleotide j at position k in the profile
- p_i = "background" probability of nucleotide j in genome sequence



Alignment of Transcription factor consensus binding sequence:



Alignment Matrix:

Position k =	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13
A:	0	0	6	10	5	0	1	5	0	3	10	8	10
C:	9	10	1	0	0	0	0	2	1	1	0	0	0
G:	0	0	0	0	0	0	0	1	9	5	0	0	0
T:	1	0	3	0	5	10	9	2	0	1	0	2	0
Consensus:	С	С	[ACT]	Α	[AT]	Т	Т	N	G	N	Α	[AT]	Α

Macierze PSSM – przykład 2

Position⇒	1	2	3	4	5	
Sequence 1	C	C	G	T	L	
Sequence 2	C	G	н	S	V	
Sequence 3	G	C	G	S	L	
Sequence 4	C	G	G	T	L	
Sequence 5	C	C	G	S	S	

Position ⇒ 1 2 3 4 5

Prob(C)
Prob(G)
Prob(H)
Prob(S)
Prob(T)
Prob(L)

8.0	0.6	-	-	-
0.2	0.4	8.0	-	-
-	-	0.2	-	-
-	-	-	0.6	0.2
-	-	-	0.4	-
-	-	-	-	0.6
-	-	-	-	0.2

•••

Prob(V)

Macierze PSSM – przykład 2, oszacowanie prawdopodobieństwa

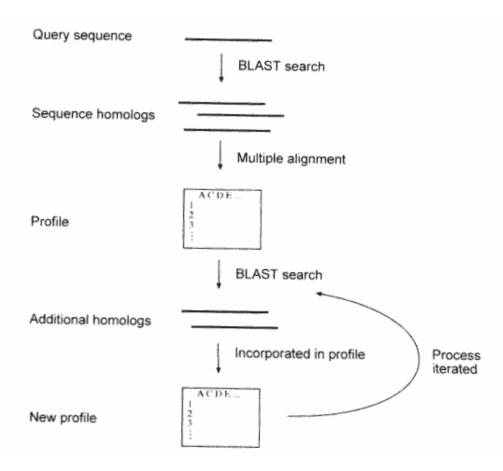
S G 3 Position⇒ 1 2 4 5 Prob(C) 0.8 0.6 0.8 Prob(G) 0.4 0.2 Prob(H) 0.2 Prob(S) 0.6 0.2 Prob(T) 0.4 Prob(L) 0.6 Prob(V) 0.2

•••

8.0 0.4 8.0 0.6 0.2 0.031 Specyficzny dla pozycji iterowany BLAST.

Pozwala identyfikować słabe, lecz istotne biologicznie

podobieństwa.



Lokalne dopasowanie przekształcane jest w profil, który jest wykorzystywany do wyszukiwania kolejnych sekwencji.



