Introducción a la Filoinformática: Pan-genómica y Filogenómica –
Diplomado en Bioinformática, Univ. Autónoma de Sinaloa, Oct. 2021
http://econtinua.uas.edu.mx/diplomados/2510-2700-18\_001.htm

Pablo Vinuesa (vinuesa[at]ccg . unam . mx; @pvinmex )
Centro de Ciencias Genómicas, CCG-UNAM, Cuernavaca, México
http://www.ccg.unam.mx/~vinuesa/

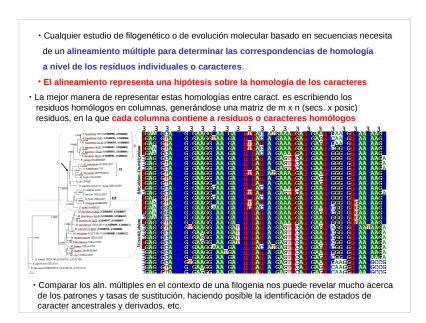
Todo el material del curso (presentaciones, tutorales y datos) lo encontrarás en:
https://github.com/vinuesa/intro-filoinfo\_UAS

\* Tema 3 Alineamientos múltiples

1. Alineamientos múltiples y el problema de las repeticiones, sustituciones e indeles
2. Alineamientos múltiples progresivos usando programas de la familia Clustal
3. Formatos de secuencia

Alineamiento de secuencias codificadoras de proteínas usando RevTrans
 Alineamiento de genes ribosomales usando RDP-II y GreenGenes

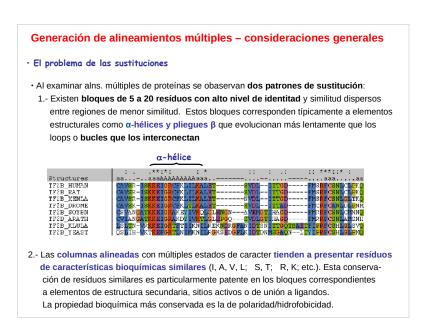
6. Aln. múltiples usando clustal-omega (clustalo)



© Pablo Vinuesa 2021, @pvinmex vinuesa[at]ccg[dot]unam[dot]mx; http://www.ccg.unam.mx/~vinuesa/

Introducción a la filoinformática – pan-genómica y filogenómica. Diplomado en Bioinformática UAS, Sinaloa, México, Octubre 2021





### Generación de alineamientos múltiples - consideraciones generales

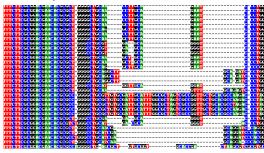
- · El problema de las sustituciones
  - Es importante recordar que por debajo del 20% de identidad a nivel de sec. de AA es ya imposible que se pueda obtener un alineamiento múltiple (o pareado) confiable si nos basamos para obtenerlo sólo en la secuencia primaria, ya que entramos en la zona de penumbra (saturación mutacional)



- · Un par de secuencias de nts al azar presentarán en promedio un 25 % de dentidad.
- Por tanto, siempre que sea posible, hay que realizar los alineamientos múltiples en base a las secuencias traducidas, es decir, sobre AAs (igual que al hacer búsquedas en bases de datos de secuencia), que son mucho más informativos (20 caracteres vs. 4) y con tasa evolutiva mucho menor.

### Generación de alineamientos múltiples - consideraciones generales

A mayor distancia genética (evolutiva) entre un par de secuencias, mayor será el número de
mutaciones acumuladas. Dependiendo del tiempo de separación de los linajes y la tasa
evolutiva del locus, puede llegar a ser imposible alinear ciertas regiones debido a fenómenos
de saturación mutacional o acúmulo de indeles. En loci de evolución muy rápida como
intrones o espaciadores intergénicos, los fenómenos de saturación mutacional se observan
incluso cuando se comparan secuencias de organismos evolutivamente próximos
(mismo género o familia).



¡Las regiones de homología dudosa deben de ser excluídas de un análisis filogenético! Debemos de maximizar a toda costa la relación entre señal/ruido

© Pablo Vinuesa 2021, @pvinmex vinuesa[at]ccg[dot]unam[dot]mx; http://www.ccg.unam.mx/~vinuesa/

Introducción a la filoinformática – pan-genómica y filogenómica. Diplomado en Bioinformática UAS, Sinaloa, México, Octubre 2021

## Generación de alineamientos múltiples - consideraciones generales · El problema de los indeles (inserciones/deleciones) · Cuando por eventos de inserción o deleción (indeles) las secuencias homólogas presentan distintas longitudes, es necesario introducir "gaps" en el alineamiento para mantener la correspondencia entre sitios homólogos situados antes y después de las regiones afectadas por indeles. Estas regiones se identifican mediante guiones (-). aa...-..aaaAAAAAAAaaa..-Structures TF2B\_HUMAN TF2B\_XENLA TF2B\_DROME TF2B\_SOYEN TF2B ARATH Casi siempre aparecen ubicados entre dominios funcionales o estructurales, preferentemente en bucles (loops) que conectan a dichos dominios. Esto vale tanto para RNAs estructurales (tRNAs y rRNAs) como para proteínas. No suelen interrumpir el marco de lectura. · Generalmente se usan sistemas de penalización de gaps afines: GP = gap + e(L -1)

#### Generación de alineamientos múltiples - consideraciones generales

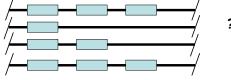
[gap = costo apertura de gap; e = costo extensión del indel; L longitud del indel]

· El problema de las repeticiones

en el cálculo del score de un alineamiento múltiple

Muchas **proteínas multidominio** pueden presentar diverso grado de **repetición de dominios** particulares. Puede llegar a ser muy complejo o imposible hacer el alineamiento global de las proteínas si difieren en el número y orientación de estas regiones repetidas.

A veces no podemos más que hacer alineamientos locales de estos dominios.



A nivel de DNA se dan también regiones repetidas, muchas veces involucrando a unos poco nts. como es el caso de los microsatélites y otras regiones repetidas. Con frecuencia estas regiones son imposibles de alinear objetivamente. Suelen acumularse en regiones no codificantes del genoma, incluyendo intrones, o en regiones codificantes hipervariables como espaciadores intergénicos transcritos o regiones reguladoras (UTRs).

Este tipo de "repeats" cortos son poco frecuentes a nivel de aminoácidos, si bien a este nivel es común encontrar regiones o dominios "de gran escala" repetidos. Un ejemplo clásico de este fenómeno son las calmodulinas.

Tema 3: Alineamiento múltiple de secuencias

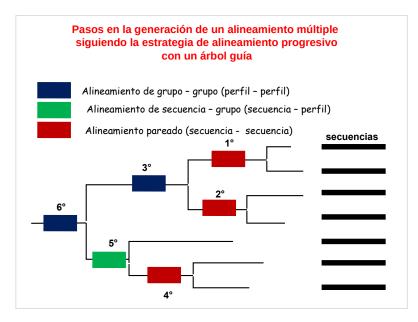
## Alineamientos múltiples - algoritmos

Existen diversas estrategias computacionales para obtener alineamientos múltiples de manera (semi)automática para conjuntos grandes (cientos - miles) de secuencias.

1.- Implementación de algoritmos de alineamiento progresivo.

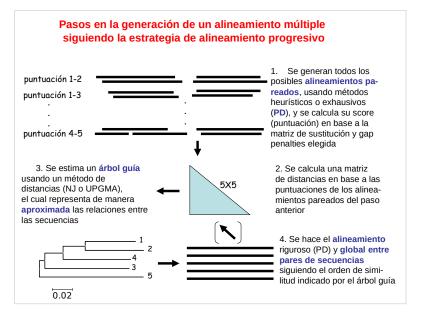
Así como los alns. múltiples son indispensables para reconstruir filogenias a partir de secs, un árbol de relaciones filogenéticas representa información muy valiosa para guiar la generación de un aln. múltiple.

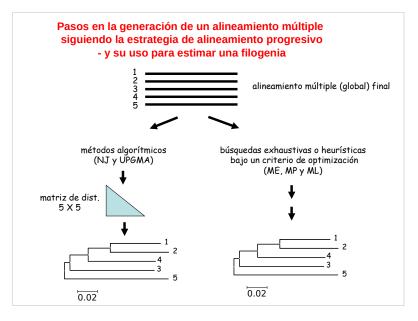
La mayor parte de los alineadores automáticos modernos se basan en este tipo de algoritmos. Construyen un **árbol guía** aproximado a partir de distancias calculadas entre todos los pares posibles de secuencias. De la matriz de distancias resultantes se construye un árbol usando un método algorítmico (NJ o UPGMA). El árbol guía resultante se emplea para construir el alineamiento de manera progresiva. Las dos secuencias más similares se alinean primero usando PD y una matriz o esquema de ponderación particular. Una vez alineado el primer par, los gaps generados ya no se mueven. Este par es tratado como una sola secuencia y es alineada contra la siguiente secuencia o grupo de secuencias más próximas en el árbol. Se repite el proceso hasta que todas las secs. están alineadas. El proceso es suficientemente rápido como para alinear varios cientos de secuencias. Son menos precisos que los métodos basados en la WSPs, pero muchísimo más rápidos.



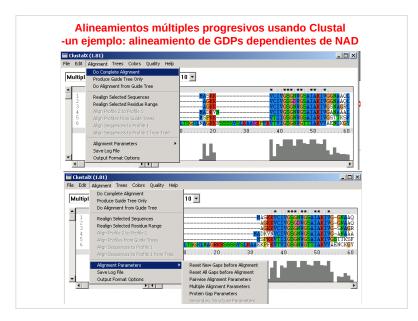
© Pablo Vinuesa 2021, @pvinmex vinuesa[at]ccg[dot]unam[dot]mx; http://www.ccg.unam.mx/~vinuesa/

Introducción a la filoinformática – pan-genómica y filogenómica. Diplomado en Bioinformática UAS, Sinaloa, México, Octubre 2021



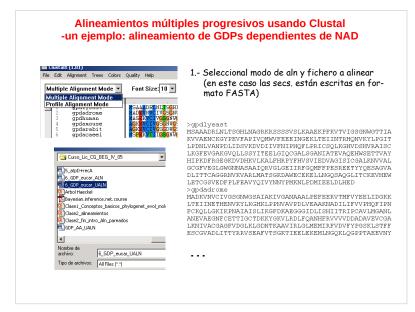


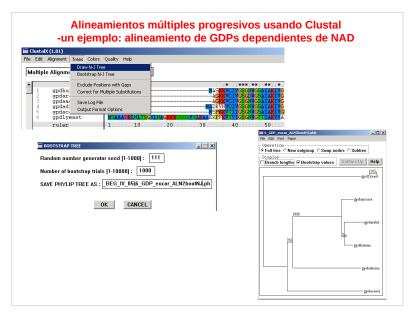
Alineamientos múltiples progresivos usando Clustal · La familia Clustal es posiblemente la más popular para hacer AMs de nt y aa Existen versiones para todas las plataformas y en red (http://www.clustal.org/) La primera versión (Clustal) salió en 1988, la última, Clustal Ω, en 2011 (última Vers. = 1.2.4) · ClustalX (X-windows Clustal) lee secuencias en diversos formatos, calcula un árbol quía NJ, usando algoritmos heurísticos o exhausivos sobre aln. locales basado en distintas matrices de pesado y de penalización de gaps afines y sitio-específicos. Puede hacer alineamientos de perfiles y existen diversas herramientas de control de calidad del AM. Permite incluir criterios estructurales para guiar el AM, usando máscaras estructurales. Partes del alineamiento o secuencias particulares pueden ser realineadas para ir obteniendo un aln global cada vez meior. Es decir. ClustalX no sólo genera alineamientos (como ClustalW), sino que éstos pueden ser editados y mejorados interactivamente por el usuario. Además, ClustalX (y ClustalW) permite la reconstrucción y visualización de árboles NJ y hacer análisis de bootstrap sobre los alineamientos. Finalmente, los AMs pueden ser escritos en diversos formatos de salida (CLUSTAL, FASTA, NEXUS, PHYLIP ...) Structures TF2B\_HUMAN TF2B\_RAT TF2B\_XENLA TF2B\_DROME TF2B\_SOYEN TF2B\_ARATH TF2B\_KLULA TF2B YEAST



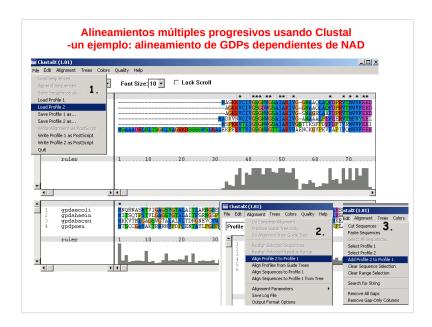
© Pablo Vinuesa 2021, @pvinmex vinuesa[at]ccg[dot]unam[dot]mx; http://www.ccg.unam.mx/~vinuesa/

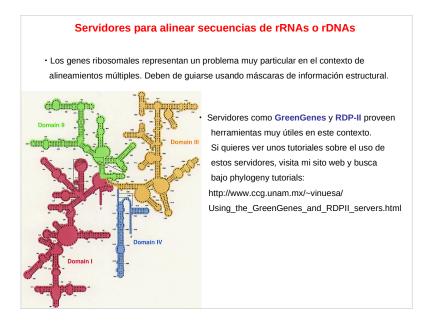
Introducción a la filoinformática – pan-genómica y filogenómica. Diplomado en Bioinformática UAS, Sinaloa, México, Octubre 2021





Tema 3: Alineamiento múltiple de secuencias

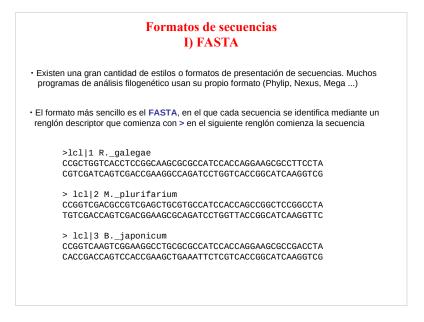




© Pablo Vinuesa 2021, @pvinmex vinuesa[at]ccg[dot]unam[dot]mx; http://www.ccg.unam.mx/~vinuesa/

Introducción a la filoinformática – pan-genómica y filogenómica. Diplomado en Bioinformática UAS, Sinaloa, México, Octubre 2021





```
Formatos de secuencias
                         II) PHYLIP
· Phylip (interleaved): no. segs, no. caracteres
nombre secuencias (máx 10 caracteres) espacio, secuencia ...
3
      100
R._galegae CCGCUGGUCA CCUCCGGCAA GCGCGCCAUC CACCAGGAAG CGCCUUCCUA
M._plurifa ...G.C.A.G ..GU..AGCU ...U..... .....CCG. .U..GG....
CGUCGAUCAG UCGACCGAAG GCCAGAUCCU GGUCACCGGC AUCAAGGUCG
         U.....C... .....G.... CG....... ...U.......UC
         .AC...C... ..C...... CUG.A..U.. C.......
· Phylip (sequential or non-interleaved)
3 100
CGTCGATCAG TCGACCGAAG GCCAGATCCT GGTCACCGGC ATCAAGGTCG
M. plurifa CCGGTCGACG CCGTCGAGCT GCGTGCCATC CACCAGCCGG CTCCGGCCTA
           TGTCGACCAG TCGACGGAAG CGCAGATCCT GGTTACCGGC ATCAAGGTTC
B. japonic CCGGTCAAGT CGGAAGGCCT GCGCGCCATC CACCAGGAAG CGCCGACCTA
           CACCGACCAG TCCACCGAAG CTGAAATTCT CGTCACCGGC ATCAAGGTCG
```

# Formatos de secuencias: su interconversión

- Cuando preparamos un fichero con nuestras propias secuencias generalmente lo más adecuado es hacerlo en formato FASTA
- · Si necesitamos pasarlo a otro formato, una buena posibilidad es hacerlo con ReadSeq

http://iubio.bio.indiana.edu/cgi-bin/readseq.cgi

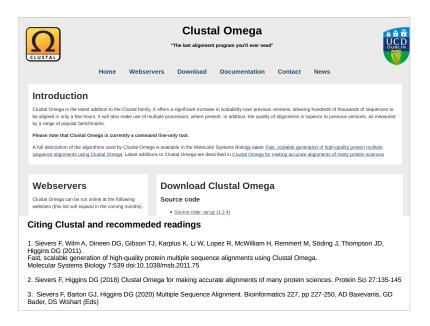
ReadSeq reconoce automáticamente el formato de entrada y si se trata de aas o nts

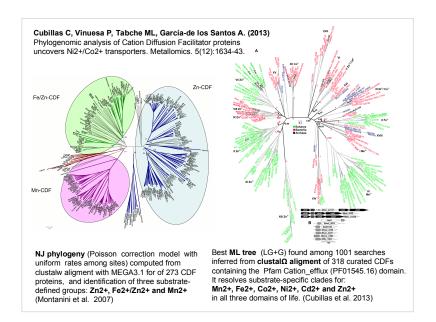
Otra alternativa es escribir un sencillo script de Perl que haga uso de los objetos y
métodos del módulo Bio::AlignIO de BioPerl (http://www.bioperl.org) para interconvertir
Formatos ... veremos un ejemplo más adelante.

© Pablo Vinuesa 2021, @pvinmex vinuesa[at]ccg[dot]unam[dot]mx; http://www.ccg.unam.mx/~vinuesa/

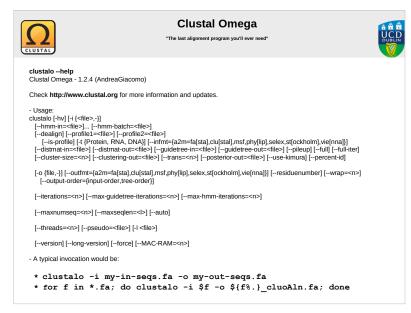
Introducción a la filoinformática – pan-genómica y filogenómica. Diplomado en Bioinformática UAS, Sinaloa, México, Octubre 2021

#NEXUS	Forn	natos de III) NE	secuenc XUS	ias	
	ar guiones- (reser	vado para	gaps!), só	lo guiones	bajos_]
BEGIN TAXA; DIMENSIONS NTAX TAXLABELS R. galegae; M. plurifarium; B. japonicum; END;					
DIMENSIONS NCHA FORMAT DATATYPE	RS; [character AR=100; E=DNA MISSING=? G	-	CHAR=. INT	ERLEAVE=ye	es ;
[	10	20	30	40	50] *1
Ī	*	*	*	*	*]
[ [ Rgalegae Mplurifarium	* CCGCTGGTCACCTCCG	* GCAAGCGCGC	* CATCCACCAG	* GAAGCGCCTT	*] CCTA
[ [ Rgalegae	* CCGCTGGTCACCTCCG	* GCAAGCGCGC AGCTT	* CATCCACCAG	* GAAGCGCCTT CCGTGG	*] CCTA
[ [ Rgalegae Mplurifarium Bjaponicum	* CCGCTGGTCACCTCCGG.C.A.GGTG.CAAGT.GGAA.	* GCAAGCGCGC AGCTT	*CATCCACCAG	* GAAGCGCCTT CCGTGG	*] *CCTA *
[ [ Rgalegae Mplurifarium Bjaponicum [	CCGCTGGTCACCTCCGG.C.A.GGTG.CAAGT.GGAA. 60	* GCAAGCGCGC AGCTTCT	* CATCCACCAG	* GAAGCGCCTI CCGTGG	*  CCCTA 5 100] *
[ [ Rgalegae Mplurifarium Bjaponicum [ [ Rgalegae	CCGCTGGTCACCTCCGG.C.A.GGTG.CAAGT.GGAA. 60	* GCAAGCGCGC AGCTTCT 70 * GAAGGCCAGA	* CATCCACCAG  80 * TCCTGGTCAC	* GAAGCGCCTT CCGTGGGz 90 * CCGGCATCAAG	*] CCCTA  100] *] GGTCG





Introducción a la filoinformática – pan-genómica y filogenómica. Diplomado en Bioinformática UAS, Sinaloa, México, Octubre 2021



© Pablo Vinuesa 2021, @pvinmex vinuesa[at]ccg[dot]unam[dot]mx; http://www.ccg.unam.mx/~vinuesa/