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/

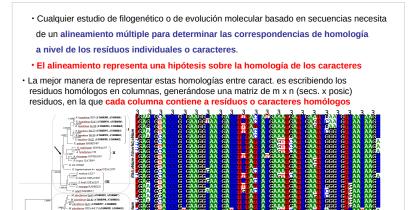
Centro de Ciencias Genómic

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

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
- 4. Alineamiento de secuencias codificadoras de proteínas usando RevTrans
- 5. Alineamiento de genes ribosomales usando RDP-II y GreenGenes
- 6. Aln. múltiples usando clustal-omega (clustalo)



 Comparar los aln. múltiples en el contexto de una filogenia nos puede revelar mucho acerca de los patrones y tasas de sustitución, haciendo posible la identificación de estados de caracter ancestrales y derivados, etc.

© 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

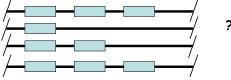
Colección de secuencias homólogas BLAST y FASTA Tema 3: Alineamiento múltiple de secuencias alineamientos múltiples de secuencias nálisis evolutivo del alineamiento y selección del modelo de sustitución más ajustado tests de saturación, modeltest, Estima filogenética NJ, ME, MP, ML, Bayes Pruebas de confiabilidad de la topología inferida proporciones de bootstrap probabilidad posterior Interpretación evolutiva y aplicación de las filogenias	Protocolo básico para un análisis filogenético de secuencias moleculares	
Alineamiento múltiple de secuencias Clustal, muscle, T-Coffee Miliples de secuencias Clustal, muscle, T-Coffee Miliples de secuencias Clustal, muscle, T-Coffee Miliples de secuencias Clustal, muscle, T-Coffee Alineamiento y selección del modelo de sustitución más ajustado tests de saturación, modeltest, Estima filogenética NJ, ME, MP, ML, Bayes Pruebas de confiabilidad de la topología inferida proporciones de bootstrap probabilidad posterior	Colección	n de secuencias homólogas
Alineamientos múltiples de secuencias nálisis evolutivo del alineamiento y selección del modelo de sustitución más ajustado tests de saturación, modeltest, Estima filogenética NJ, ME, MP, ML, Bayes Pruebas de confiabilidad de la topología inferida proporciones de bootstrap probabilidad posterior		· BLAST y FASTA
nálisis evolutivo del alineamiento y selección del modelo de sustitución más ajustado tests de saturación, modeltest, Estima filogenética NJ, ME, MP, ML, Bayes Pruebas de confiabilidad de la topología inferida proporciones de bootstrap probabilidad posterior	Cilia o	ento múltiple de secuencias
• tests de saturación, modeltest, Estima filogenética • NJ, ME, MP, ML, Bayes Pruebas de confiabilidad de la topología inferida • proporciones de bootstrap probabilidad posterior		· Clustal, muscle,T-Coffee
Estima filogenética NJ, ME, MP, ML, Bayes Pruebas de confiabilidad de la topología inferida proporciones de bootstrap probabilidad posterior	álisis evolutivo del alineamiento y selec	cción del modelo de sustitución más ajustado
Pruebas de confiabilidad de la topología inferida proporciones de bootstrap probabilidad posterior		· tests de saturación, modeltest,
Pruebas de confiabilidad de la topología inferida • proporciones de bootstrap probabilidad posterior	E	Estima filogenética
• proporciones de bootstrap probabilidad posterior		· NJ, ME, MP, ML, Bayes
probabilidad posterior	Pruebas de conf	fiabilidad de la topología inferida
Interpretación evolutiva y aplicación de las filogenias		
		valutiva v anligación da las filogonias

Generación de alineamientos múltiples - consideraciones generales

· El problema de las repeticiones

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.

Generación de alineamientos múltiples - consideraciones generales

- · El problema de las sustituciones
- · Al examinar alns, múltiples de proteínas se obaservan dos patrones de sustitución:
- 1.- Existen bloques de 5 a 20 resíduos con alto nivel de identitad y similitud dispersos entre regiones de menor similitud. Estos bloques corresponden típicamente a elementos estructurales como α -hélices y pliegues β que evolucionan más lentamente que los loops o bucles que los interconectan



2.- Las columnas alineadas con múltiples estados de caracter tienden a presentar resíduos de características bioquímicas similares (I, A, V, L; S, T; R, K; etc.). Esta conservación de resíduos similares es particularmente patente en los bloques correspondientes a elementos de estructura secundaria, sitios activos o de unión a ligandos. La propiedad bioquímica más conservada es la de polaridad/hidrofobicidad.

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 (-).



Los indeles no se distribuyen aleatoriamente en las secuencias codificadoras.

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) en el cálculo del score de un alineamiento múltiple

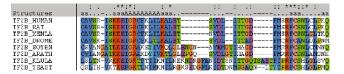
[gap = costo apertura de gap; e = costo extensión del indel; L longitud del indel]

© 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

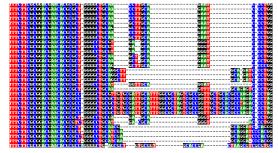
- · El problema de las sustituciones
 - Es importante recordar que por debajo del 20% de identidad a nivel de sec. de AA es ya imposible que se pueda obtener un alineamiento múlitiple (o pareado) confiable si nos basamos para obtenerlo sólo en la secuencia primaria, ya que entramos en la zona de penumbra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

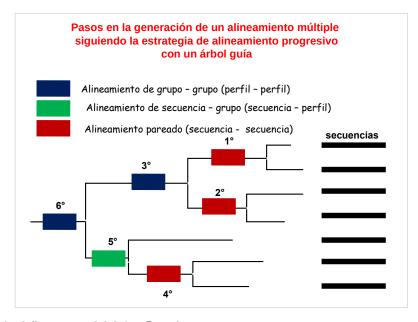
Alineamientos múltiples - algoritmos

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.

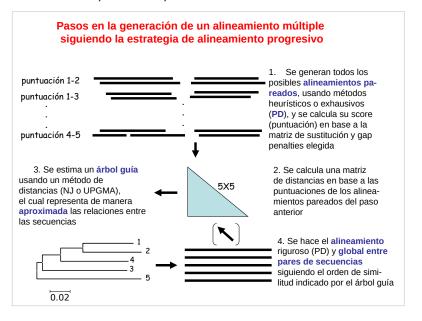
Así como los alns. múltiples son indispensables para reconstruir filogenias a partir de secs, un árbol de relaciones filogenéticas representa información muy valiosa para guiar la generación de un aln. múltiple.

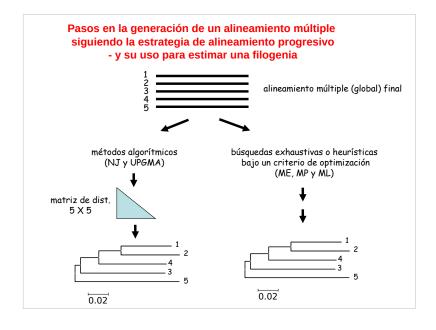
La mayor parte de los alineadores automáticos modernos se basan en este tipo de algoritmos. Construyen un **árbol guía** aproximado a partir de distancias calculadas entre todos los pares posibles de secuencias. De la matriz de distancias resultantes se construye un árbol usando un método algorítmico (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.

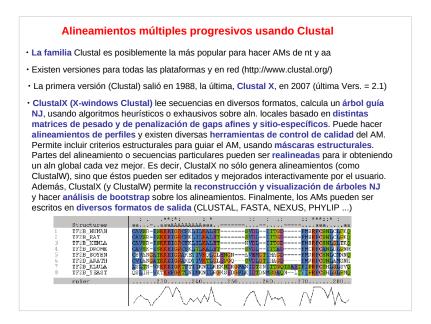


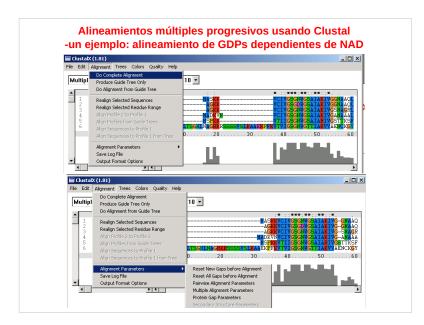
© Pablo Vinuesa 2021, @pvinmex vinuesa[at]ccg[dot]unam[dot]mx; http://www.ccg.unam.mx/~vinuesa/

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



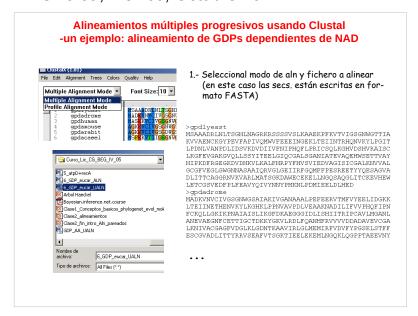


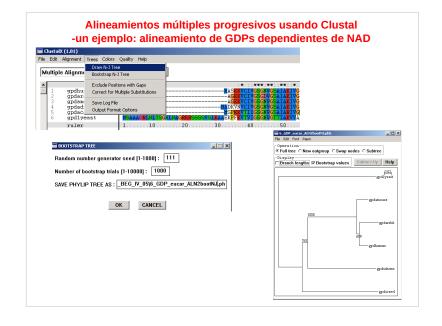


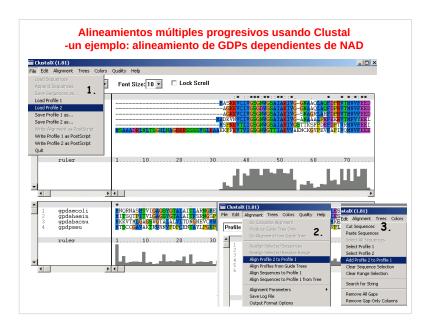


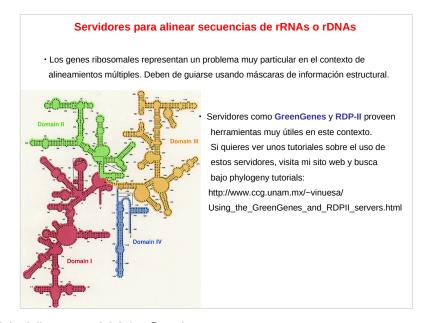
© Pablo Vinuesa 2021, @pvinmex vinuesa[at]ccg[dot]unam[dot]mx; http://www.ccg.unam.mx/~vinuesa/

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









© 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 I) FASTA

- Existen una gran cantidad de estilos o formatos de presentación de secuencias. Muchos programas de análisis filogenético usan su propio formato (Phylip, Nexus, Mega ...)
- El formato más sencillo es el FASTA, en el que cada secuencia se identifica mediante un renglón descriptor que comienza con > en el siguiente renglón comienza la secuencia

>lcl|1 R._galegae

CCGCTGGTCACCTCCGGCAAGCGCGCCATCCACCAGGAAGCGCCTTCCTA
CGTCGATCAGTCGACCGAAGGCCAGATCCTGGTCACCGGCATCAAGGTCG

> lcl|2 M._plurifarium

CCGGTCGACGCCGTCGAGCTGCGTGCCATCCACCAGCCGGCTCCGGCCTA
TGTCGACCAGTCGACGGAAGCGCAGATCCTGGTTACCGGCATCAAGGTTC

> lcl|3 B._japonicum

CCGGTCAAGTCGGAAGGCCTGCGCGCCATCCACCAGGAAGCGCCGACCTA CACCGACCAGTCCACCGAAGCTGAAATTCTCGTCACCGGCATCAAGGTCG

```
Formatos de secuencias
                             II) PHYLIP
· Phylip (interleaved): no. seqs, no. caracteres
nombre secuencias (máx 10 caracteres) espacio, secuencia ...
R._galegae CCGCUGGUCA CCUCCGGCAA GCGCGCCAUC CACCAGGAAG CGCCUUCCUA
M._plurifa ...G.C.A.G ..GU..AGCU ...U..... .....CCG. .U..GG....
B._japonic ...G.CAAGU .GGAA...CU ........ .....GA....
           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
R. galegae CCGCTGGTCA CCTCCGGCAA GCGCGCCATC CACCAGGAAG CGCCTTCCTA
             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

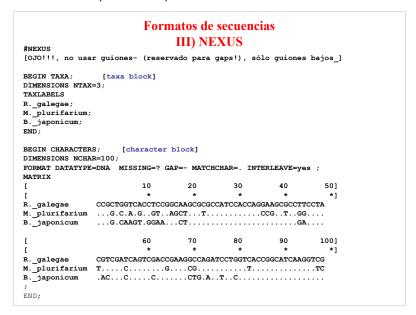
http://iubio.bio.indiana.edu/cgi-bin/readseg.cgi

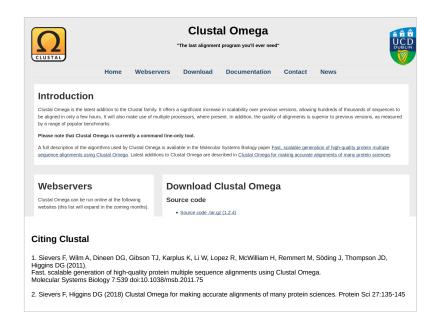
ReadSeq reconoce automáticamente el formato de entrada y si se trata de aas o nts

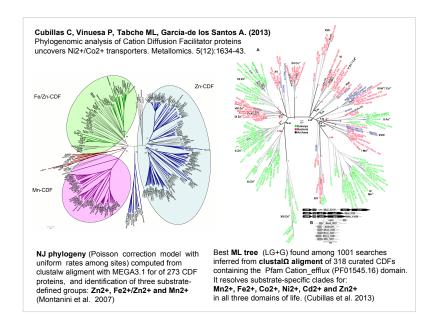
Otra alternativa es escribir un sencillo script de Perl que haga uso de los objetos y
métodos del módulo Bio::AlignIO de BioPerl (http://www.bioperl.org) para interconvertir
Formatos ... veremos un ejemplo más adelante.

© 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







© 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

