### Alineamiento múltiple de secuencias

Algoritmos exactos, heurísticas, información contenida en un alineamiento

#### Fernán Agüero

Instituto de Investigaciones Biotecnológicas Universidad Nacional de San Martín

### Alineamientos múltiples

### Qué es un alineamiento múltiple?

Example: A multiple sequence alignment corresponding to the WW domain (Source: SMART database)

```
PLPPGMEKRT DSN-ERVMFV N---HNTRIT QMEDERS
054971/1-33
                 GLPSGWEERK DAK-ERTYYV N---HNNRTT TWTRPIM
043165/1-33
                 PLPPGWEERT HTD-RIFYI N---HNIKRT QWEDPRL
NED4 HUMAN/1-33
014326/1-33
                 PLPSGWEMRL TNS-ARVYFV D---HNTKTT TWDDPRL
                 FLPPGWEMRI APN-RPFFI D---HNTKTT TWEDPRL
043165 2/1-33
                 KLPPGWEKRM SRSSERVYYF N---HITNAS OWERPSG
PIN1 HUMAN/1-34
                 PLPPGWEERQ DIL-ERTYYV N---HESRRT OWKRPTP
NED4 HUMAN 1/1-0
075853/1-33
                 PLPPGWEVRS TVS-ERIMFV D---HNNRTT OFTDERL
PUB1 SCHPO 2/1-0
                 RLPPGWERRT DNL-ERTYYV D---HNTRST TWIRPNL
                 PLPPGWEMAK TPS-QRYFL N---HIDQTT TWQDPRK
YA65 CHICK/1-33
I83196_2/1-33
                 GLPPGWEEKQ DDR-ERSYYV D---HNSKTT TWSKPTM
                 PLPDGWEOAM TOD-EVYYI N---HKNKTT SWLDPRL
YA65 MOUSE/1-33
```

- Alineamiento de 3 o más secuencias (DNA o proteína)
- Se asume una relación evolutiva entre las secuencias

### Alineamientos múltiples

Importancia: muchos métodos en bioinformática usan alineamientos múltiples como *input*.

La calidad de los alineamientos es clave!

### Breve intro a evolución de proteínas

Divergencia evolutiva: muchas especies tienen variantes de la misma proteína, todas con esencialmente la *misma* función molecular, pero con secuencias de amino ácidos *diferentes*.

Homología: genes (ADN) y proteínas que evolucionaron a partir de un mismo gen o proteína ancestral se dice que son *homólogos*.

### Homólogos, ortólogos, parálogos

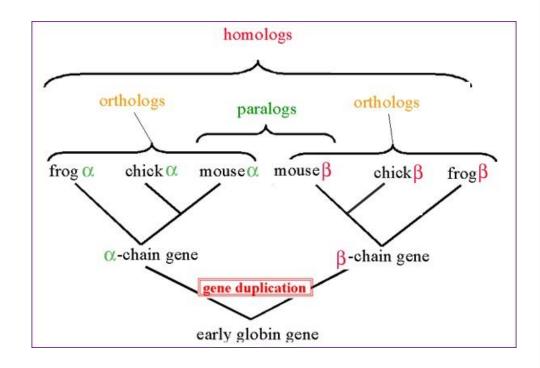
Un par de genes homólogos se dice que son *ortólogos* cuando se separaron por especiación.

los genes ortólogos tienden a conservar la misma función molecular en diferentes especies

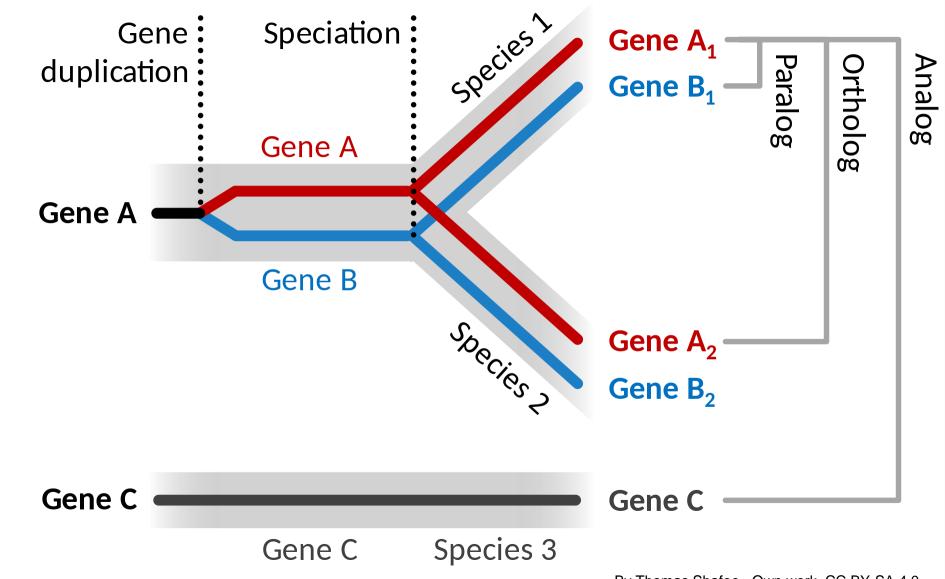
Un par de genes homólogos se dice que son *parálogos* cuando se generaron por duplicación dentro de la misma especie.

los genes parálogos tienden a desarrollar o evolucionar hacia funciones diferentes

PERO! Caveat emptor: cuidado con las generalizaciones!



### Homólogos, ortólogos, parálogos



By Thomas Shafee - Own work, CC BY-SA 4.0, https://commons.wikimedia.org/w/index.php?curid=70715956

### In-paralogs, Out-paralogs

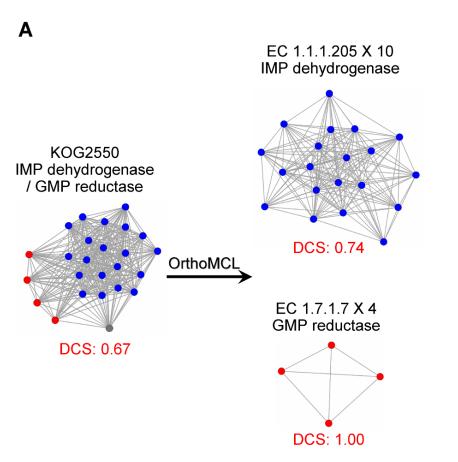
#### Box 1: Relationships between genes

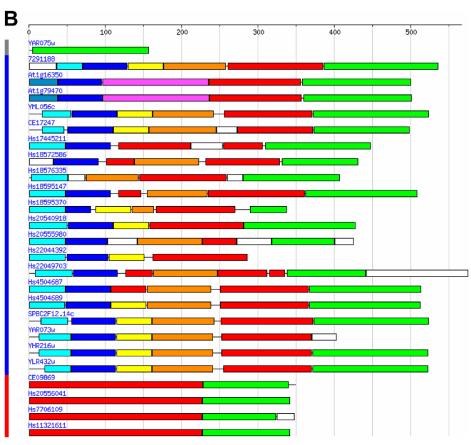
- · Homology: genes that share a common origin.
- Analogy: non-homologous genes that perform the same function as a result of convergent evolution.
- Orthology: genes arising by speciation at their most recent point of origin.
- Paralogy: genes arising by duplication at their most recent point of origin.
- Xenology: genes arising by HGT from another organism.
- In-/Out-paralogy: paralogous genes arising from lineage-specific duplication(s) after/before a given speciation event.
- Co-orthology: in-paralogous genes that are collectively, but not individually, orthologous to genes in other lineages (due to their common origin by speciation).
- Orthologous group: collection of all descendants of an ancestral gene that diverged from (after) a given speciation event.

David M. Kristensen, Yuri I. Wolf, Arcady R. Mushegian, Eugene V. Koonin, Computational methods for Gene Orthology inference, *Briefings in Bioinformatics* 12: 379–391.

#### Agrupamiento de Ortólogos

#### Hay distintas aplicaciones que buscan agrupar ortólogos





Chen F et al 2007 PLOS One 2: e383 DOI: 10.1371/journal.pone.0000383

### Alineamientos múltiples: algoritmos

# Y cómo sería un *algoritmo* de alineamiento multiple?

#### Como en muchos otros algoritmos necesitamos:

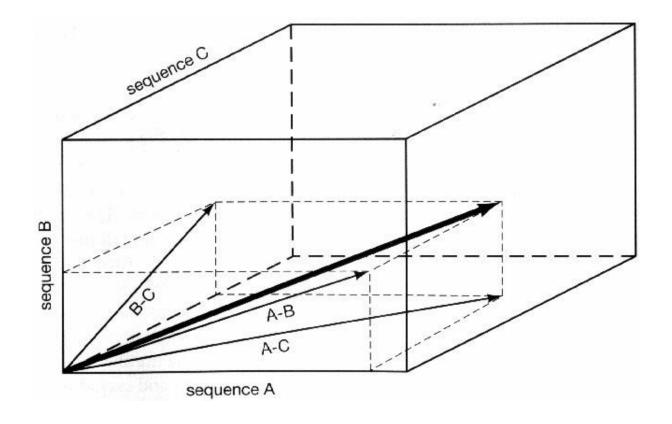
- Una función objetivo (métrica)
- Un procedimiento para optimizar la función objetivo

#### Para dos alinear dos secuencias:

- Una función objetivo (métrica)
  - Sistema de puntajes (Scoring), Matrices (ej BLOSUM62)
- Un procedimiento para optimizar la función objetivo
  - Dynamic programming (ej Needleman-Wunsch)

### Algoritmo exacto

- Cómo se resuelve un alineamiento múltiple de 3 secuencias?
- Usando dynamic programming en una matriz tridimensional
- El problema es el mismo: encontrar el camino óptimo en el espacio



```
FHIT_HUMAN -----MS-F RFGQHLIKP-SVVFL KTELSFALVNRKPVV PGHVLV...

APH1_SCHPO ------MPKQ LYFSKFPVG-SQVFY RTKLSAAFVNLKPIL PGHVLV...

HNT2_YEAST MILSKTKKPKSMNKP IYFSKFLVT-EQVFY KSKYTYALVNLKPIV PGHVLI...

Y866_METJA ------MCIF CKIINGEIP-AKVVY EDEHVLAFLDINPRN KGHTLV...
```

Un método de alineamiento múltiple verdadero, alinea todas las secuencias al mismo tiempo.

Pero no existe un método computacional que pueda realizar esto en tiempo razonable para más de 3 secuencias cortas

### Complejidad del algoritmo DP (Dynamic programming)

- El número de comparaciones que DP tiene que hacer para llenar la matriz (sin usar heurísticas y excluyendo gaps) es el producto de las longitudes de las dos secuencias
- La complejidad del algoritmo crece en forma exponencial con el número de secuencias
- Alinear dos secuencias de longitud 300 implica realizar 90,000 comparaciones
- Alinear tres secuencias de longitud 300 implica realizar 27,000,000 comparaciones

### **MSA:** global optimal MSAs

 Needleman-Wunsch o Smith Waterman extendido a una matriz n-dimensional

### MSA (Lipman et al. 1989)

- http://www.ncbi.nlm.nih.gov/CBBresearch/Schaffer/msa.html
- Multidimensional dynamic programming
- Usa heurísticas para reducir el espacio de búsqueda
- Varios programas:
- msa\_50\_150 Alinea no más de 50 secuencias. (c/u < 150 residuos)
- msa\_25\_500 Alinea no más de 25 secuencias (c/u < 500 residuos)
- msa\_10\_1000 Alinea no más de 10 secuencias (c/u < 1000 residuos)

#### Otras heurísticas

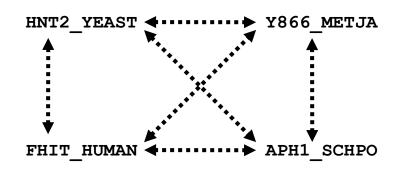
- Divide and conquer
  - Progessive Multiple Sequence Alignments
  - Iterative MSAs ...

### MSA: progressive multiple alignments

- Alinear todas las secuencias de a pares
- Usar los scores para construir un árbol filogenético
- Alinear secuencialmente (siguiendo el orden que sugiere el árbol) las secuencias para producir un MSA
- No es un verdadero MSA
- Las secuencias siempre se alinean de a pares

### MSA: progressive multiple alignments

## Align all pairs of sequences.



Pairwise alignments: compute distance matrix

FHIT\_HUMAN APH1\_SCHPO HNT2\_YEAST Y866\_METJA

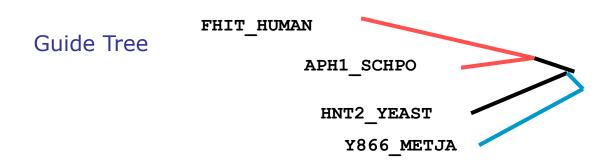
FHIT HUMAN

APH1 SCHPO 395

HNT2 YEAST 316 380

Y866 METJA 290 300 340

### **Progressive multiple alignments**



Pairwise alignments: compute distance matrix

	FHIT_HUMAN	APH1_SCHPO	HNT2_YEAST Y866_METJA	
FHIT_HUMAN				
APH1_SCHPO	395			
HNT2_YEAST	316	380		
Y866_METJA	290	300	340	

```
FHIT_HUMAN MSFR FGQHLIKP-SVVFL KTELSFALVNRKPVV PGHVLV...

APH1_SCHPO MPKQ LYFSKFPVGSQVFY RTKLSAAFVNLKPIL PGHVLV...

HNT2_YEAST MILSKTKKPKSMNKPIYFSKFLVTEQVFYKSKYTYALVNLKPIVPGHVLI...

Y866_METJA MCIF CKIINGEIPAKVVYEDEHVLAFLDINPRNKGHTLV...
```

Alinear las dos secuencias más cercanas

El alineamiento genera un consenso que se utiliza para alinear las secuencias que quedan.

Desde el punto de vista del alineamiento del primer par, el gap puede insertarse en cualquier lugar

```
FHIT_HUMAN -----MSF RFGQHLIKP-SVVFL KTELSFALVNRKPVV PGHVLV...

APH1_SCHPO -----MPK QLYFSKFPVGSQVFY RTKLSAAFVNLKPIL PGHVLV...

HNT2_YEAST MILSKTKKPKSMNK PIYFSKFLVTEQVFY KSKYTYALVNLKPIV PGHVLI...

Y866_METJA MCIF CKIINGEIPAKVVYEDEHVLAFLDINPRNKGHTLV...
```

Alinear las dos secuencias más cercanas Una vez insertado el gap no se puede mover porque es parte del consenso.

```
FHIT_HUMAN -----MSFR FGQHLIKP—SVVFL KTELSFALVNRKPVV PGHVLV...

APH1_SCHPO -----MPKQ LYFSKFPVGSQVFY RTKLSAAFVNLKPIL PGHVLV...

HNT2_YEAST MILSKTKKPKSMNKP IYFSKFLVTEQVFY KSKYTYALVNLKPIV PGHVLI...

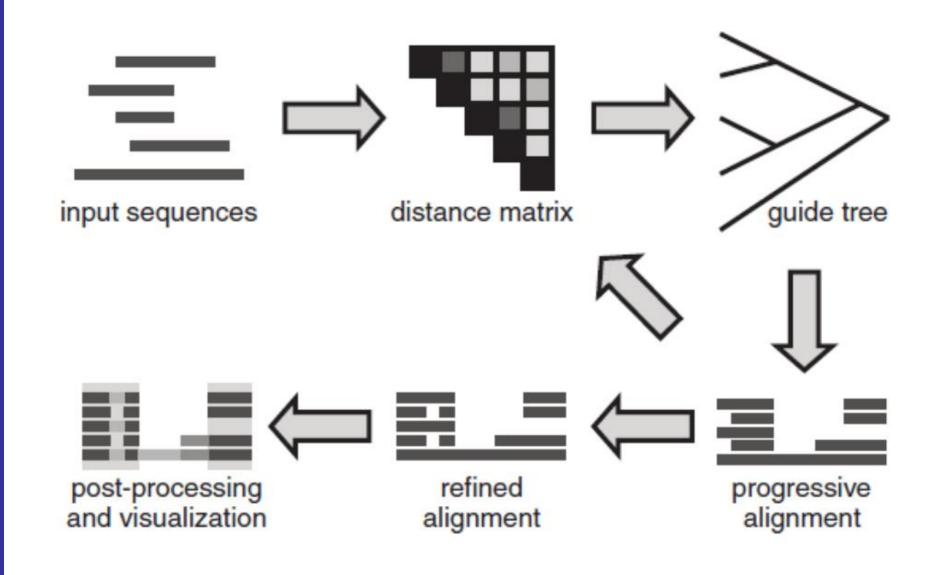
Y866_METJA -----MCIF CKIINGEIPAKVVY EDEHVLAFLDINPRN KGHTLV...
```

Alinear la secuencia siguiente

Con suerte, el resultado llegue a ser *similar* al resultado que obtenido por un verdadero método de alineamiento múltiple.

Debido al orden de los alineamientos, la posición del gap no puede cambiarse para alinear estas dos Prolinas (lo cual hubiera resultado en un score mayor.

### Resumen de alineamientos progresivos



#### clustalW

#### Clustalw is a progressive multiple alignment tool.

- Adaptive gap opening and extension scores
- Choice of DNA or protein gap penalty alignments.
- Available on the web or on PC / Mac / unix.

http://www.ebi.ac.uk/Tools/msa/clustalw2/ (No longer maintained)

http://dot.imgen.bcm.tmc.edu:9331/multi-align/options/clustalw.html

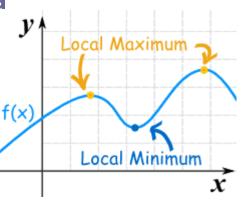
#### **New version ClustalO (Omega)**

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

Usa una versión modificada del algoritmo basada en profiles-HMM (se van a ver más adelante en la material)

#### **MSA:** métodos iterativos

- Comienzan con un alineamiento multiple inicial
  - Se puede obtener, por ej, usando un método progresivo
- Se optimiza el alineamiento en forma iterativa
- Distintos programas implementan distintas estrategias
- Se realinean subgrupos de secuencias en forma repetida, buscando optimizar el score final del MSA
  - MultAlin (Corpet 1988)
  - PRRP (Gotoh, 1996)
  - DIALIGN (Morgenstern et al. 1996)
  - SAGA (algoritmo genético)
  - MAFFT (Katoh, 2002)
- Como todos los métodos de optimización, pueden quedar atrapados en mínimos locales



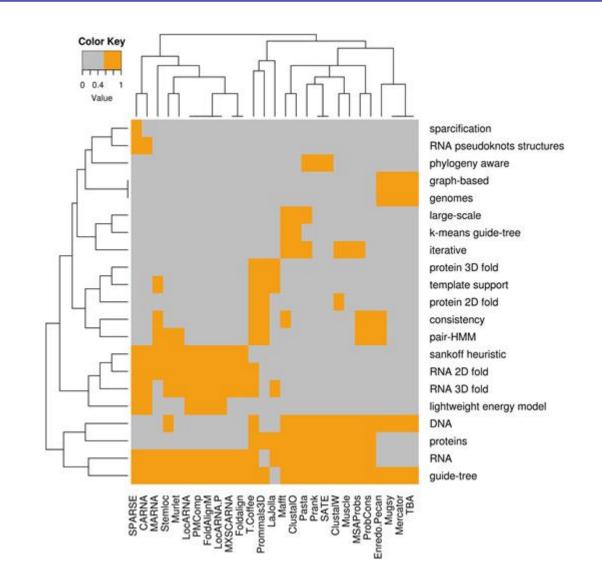
### MSA: algoritmo genético

- SAGA (Notredame & Higgins, 1996)
  - Sequence Alignment by Genetic Algorithm
  - Genera diferentes MSAs por rearreglos que simulan inserciones de gaps similares a los que ocurren durante la replicación del DNA
  - El proceso continúa hasta que converge en un score que no puede ser mejorado
  - Los MSAs no tienen garantía alguna de ser óptimos
  - Sin embargo, los alineamientos que produce este método son similares a los que se obtienen por otros métodos

### Otros algoritmos más recientes

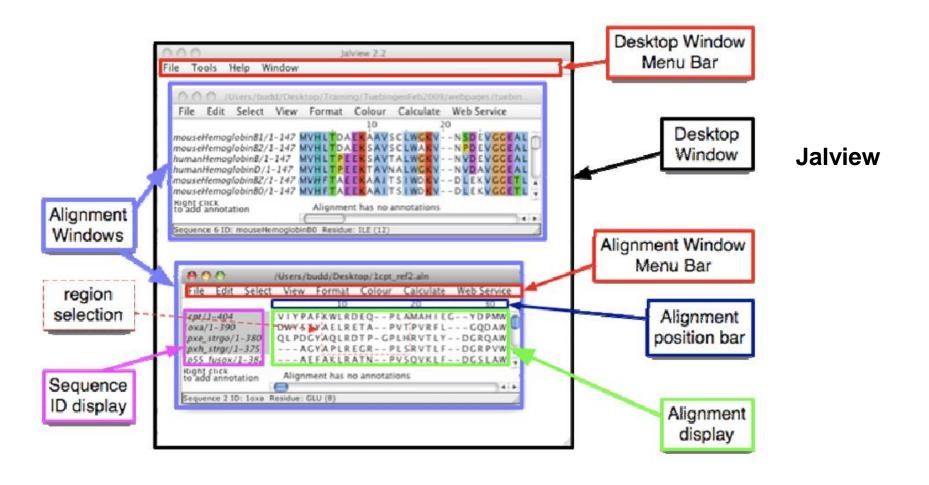
- T-Coffee
- MUSCLE
- MAFFT
- ProbCons

Maria Chatzou, Cedrik Magis, Jia-Ming Chang, Carsten Kemena, Giovanni Bussotti, Ionas Erb, Cedric Notredame, Multiple sequence alignment modeling: methods and applications, *Briefings in Bioinformatics*, Volume 17, Issue 6, November 2016, Pages 1009– 1023, <a href="https://doi.org/10.1093/bib/b">https://doi.org/10.1093/bib/b</a> bv099

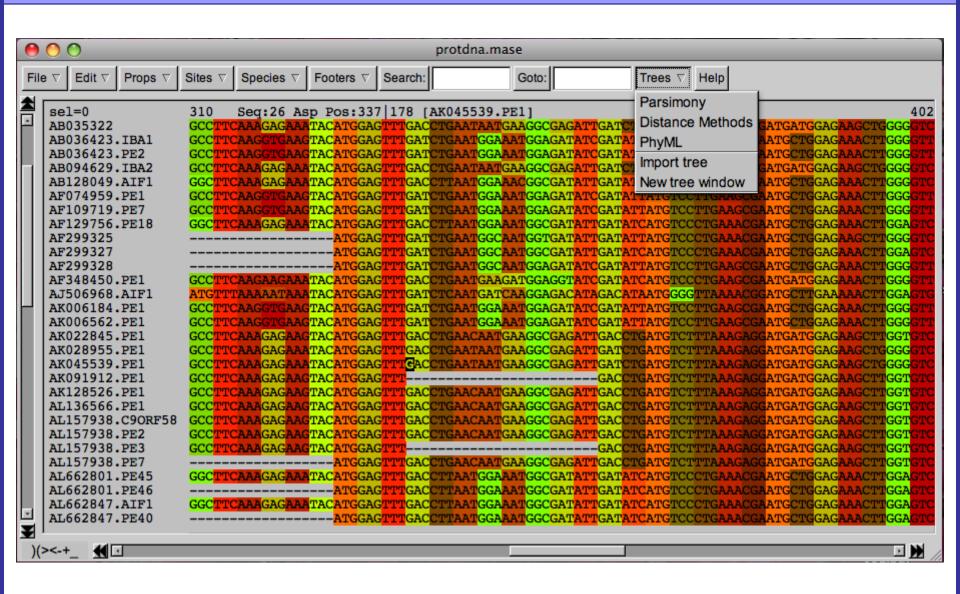


### Visualización y Edición de Alineamientos

Herramienta	URL
Jalview	https://jalview.org
SeaView	http://doua.prabi.fr/software/seaview



#### **Seaview**



#### **Local MSAs**

#### BLOCKS



- Blocks are ungapped multiple sequence alignments representing conserved protein regions
- http://blocks.fhcrc.org/blocks (no existe más)
- SeqFire, <a href="http://www.seqfire.org/">http://www.seqfire.org/</a>
- Gblocks,
   https://home.cc.umanitoba.ca/~psgendb/doc/Castresana/Gblocks\_documentation.html
- Representan regiones conservadas de un MSA global
- No incluyen gaps
- Una serie de blocks conservados pueden describir la pertenencia o no a una familia
- Pueden buscar usando una secuencia
- Pueden usar un MSA para generar blocks

### Información representada en un MSA

- Un MSA contiene información acerca de las secuencias que lo componen
- Si representa a una familia de proteínas:
  - regiones conservadas
  - residuos conservados
- Qué cosas podemos hacer con esta información?
  - Muchas
- Qué cosas no deberíamos hacer con esta información?
  - Generar un consenso

#### Consensos

 Un consenso derivado de un MSA contiene para cada posición el residuo más frecuente

```
OPS2_DROME MERSHLPETP FDLAHSGP-- RFQ-AQSSGN GSV---LDNV LPDMAHLVNP
OPS2_DROPS MERSLLPEPP LAMALLGP-- RFE-AQTGGN RSV---LDNV LPDMAPLVNP
OPS2_LIMPO ------ -MANQLSY-- SSLGWPYQPN ASV---VDTM PKEMLYMIHE
OPS2_HEMSA ----MTNATG PQMAYYGA-- ASMDFGYPEG VSI---VDFV RPEIKPYVHQ
OPS2_SCHGR ------ -MVNTTDFYP VPAAMAYESS VGLPLLGWNV PTEHLDLVHP
OPS2_PATYE ----MPFPLN RTDTALVISP SEFRIIGIFI SICCIIGVLG NLLIIIVFAK
Consenso MERSMLPETP ?MMA?LGP?P ...
```

#### **Problemas!**

#### **Usos de los MSAs**

- Para extraer / generar
  - Patterns/Motifs
  - Profiles
  - Fingerprints
  - Position Specific Scoring Matrices
  - HMMs
- Para qué extraer / generar patterns, motifs, etc, etc?
  - Para clasificar
  - Para alinear secuencias
  - Para buscar secuencias similares por métodos más sensibles

#### **Motifs**

#### Webster's New Collegiate Dictionary:

**mo-tif** n[F, motive, motif] 1 a: a usu. recurring salient thematic element in a work of art; esp: a dominant idea or central theme

- En secuencias biológicas un motif es un patrón recurrente (común) en una serie de secuencias relacionadas
- Los MSAs permiten distinguir regiones de evolución lenta (conservadas) y otras de evolución más rápida en un grupo de secuencias

 Cómo describir/representar las características salientes de un motif?

### **Usando expresiones regulares**

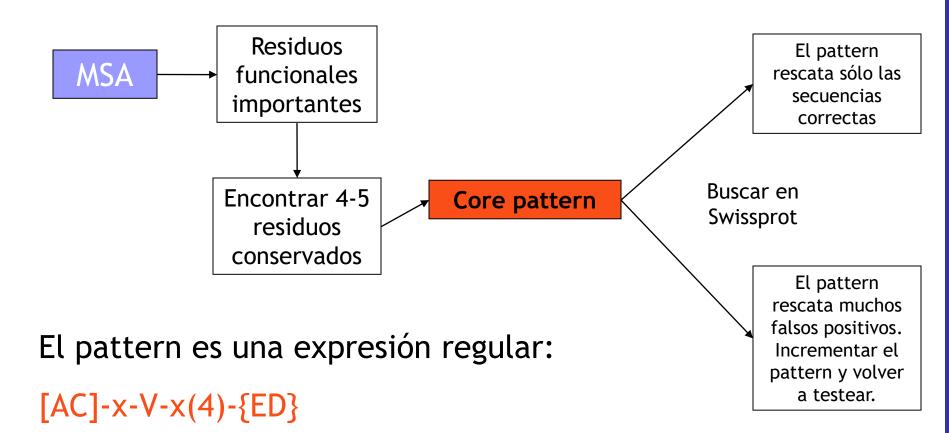
#### Patterns

- Descripción (usando una sintaxis particular) de una región corta que tenga relevancia funcional
- Cómo se construye un pattern
  - A partir de la literatura. Se testea contra Swissprot
  - A partir de
  - Enzyme catalytic sites
  - Prostethic group attachment sites (heme, pyridoxalphosphate, biotin, etc)
  - Amino acids involved in binding a metal ion
  - Cysteines involved in disulfide bonds
  - Regions involved in binding a molecule (ADP/ATP, GDP/GTP, calcium, DNA, etc.) or another prote

Fernán Agüero

http://www.expasy.ch/prosite

#### **Patterns**



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





General	information	about	the entry	
---------	-------------	-------	-----------	--

Entry name [info]	PYRUVATE_KINASE
Accession [info]	PS00110
Entry type [info]	PATTERN
Date [info]	01-APR-1990 CREATED; 01-JUL-1999 DATA UPDATE; 03-AUG-2022 INFO UPDATE.
PROSITE Doc. [info]	PDOC00101

#### Name and characterization of the entry

Description [info]	Pyruvate kinase active site signature.
Pattern [info]	[LIVAC]-x-[LIVM](2)-[SAPCV]-K-[LIV]-E-[NKRST]-x-[DEQHS]-[GSTA]-[LIVM].

#### Numerical results [info]

Numerical results for UniProtKB/Swiss-Prot release 2022\_03 which contains 568'002 sequence entries.

Total number of hits	84 in 84 different sequences
Number of true positive hits	79 in 79 different sequences
Number of 'unknown' hits	0
Number of false positive hits	5 in 5 different sequences
Number of false negative sequences	22
Number of 'partial' sequences	4
Precision (true positives / (true positives + false positives))	94.05 %
Recall (true positives / (true positives + false negatives))	78.22 %



This form requires to have JavaScript enabled to work correctly.

This form allows you to scan proteins for matches against the PROSITE collection of motifs as well as against your own patterns.

- Option 1 Submit PROTEIN sequences to scan them against the PROSITE collection of motifs.
- Option 2 Submit MOTIFS to scan them against a PROTEIN sequence database.
- Option 3 Submit PROTEIN sequences and MOTIFS to scan them against each other.

Reset

STEP 1 - Enter a MOTIF or a combination of MOTIFS Examples [help]
[LIVMF]-G-E-x-[GAS]-[LIVM]-x(5,11)-R-[STAQ]-A-x-[LIVMA]-x-[STACV]
Supported input:
<ul> <li>A PROSITE accession e.g. PS50240 or identifier e.g. TRYPSIN_DOM</li> <li>Your own pattern e.g. P-x(2)-G-E-S-G(2)-[AS]</li> </ul>
» More
» Options [help]
STEP2 - Select a PROTEIN sequence database [help]
UniProtKB
✓ Swiss-Prot ✓ Include isoforms
☐ TrEMBL (sequences belonging to reference proteomes only)
O PDB
O Your protein database
Randomized UniProtKB/Swiss-Prot
Exclude fragments (concerns UniProtKB only)

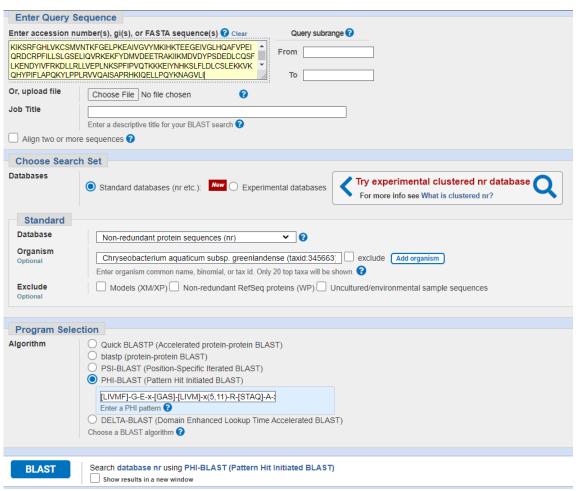
37

#### **PHI-BLAST**

# Pattern-Hit Iniated BLAST

Combina búsqueda por motivos (usa sintaxis de Prosite) con BLAST (PSI-BLAST en realidad, ver más adelante)

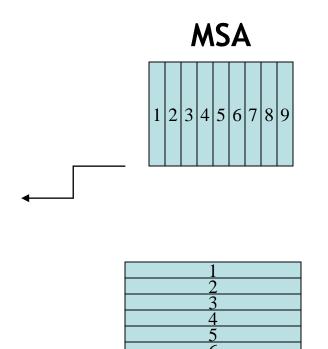
#### **BLASTP**



http://www.ncbi.nlm.nih.gov/blast/html/PHIsyntax.html

## **Profiles**

- Representan un MSA en forma de tabla
- Cada posición en el alineamiento corresponde a una fila en el profile
- Para cada posición en el alineamiento el profile contiene la información de frecuencias de aminoácidos que ocurren en esa posición
- Esta información se encuentra representada en forma de scores y penalties e incluye a gaps
- Un profile no es otra cosa que una serie de matrices de scoring, una para cada posición en el alineamiento



**Profile** 

## **Un MSA particular**

ATP binding RNA helicase ("DEAD" box family)

```
GVDVLVATPG RLLDLEHQNA ....VKLDQV EILVLDEADR MLDMGFIHDI
rhle ecoli
dbp2 schpo
           GVEICIATPG RLLDMLDSNK ....TNLRRV TYLVLDEADR MLDMGFEPQI
dbp2 yeast
           GSEIVIATPG RLIDMLEIGK ....TNLKRV TYLVLDEADR MLDMGFEPQI
dbpa ecoli
           APHIIVATPG RLLDHLQKGT ....VSLDAL NTLVMDEADR MLDMGFSDAI
rm62 drome
           GCEIVIATPG RLIDFLSAGS .... TNLKRC TYLVLDEADR MLDMGFEPQI
 p68 human
           GVEICIATPG RLIDFLECGK .... TNLRRT TYLVLDEADR MLDMGFEPQI
rhlb ecoli
           GVDILIGTTG RLIDYAKQNH ....INLGAI QVVVLDEADR MYDLGFIKDI
           RPHIIVATPG RLVDHLENTK ...GFNLKAL KFLIMDEADR ILNMDFEVEL
yn21 caeel
yhm5 yeast
           KPHIIIATPG RLMDHLENTK ...GFSLRKL KFLVMDEADR LLDMEFGPVL
           KVQLIIATPG RILDLMDKKV ....ADMSHC RILVLDEADK LLSLDFQGML
me31 drome
           RPDIVIATPG RFIDHIRNSA ...SFNVDSV EILVMDEADR MLEEGFQDEL
drs1 yeast
if4a rabit APHIIVGTPG RVFDMLNRRY ....LSPKYI KMFVLDEADE MLSRGFKDQI
if41 human APHIIVGTPG RVFDMLNRRY ....LSPKYI KMFVLDEADE MLSRGFKDQI
vasa drome GCHVVIATPG RLLDFVDRTF ....ITFEDT RFVVLDEADR MLDMGFSEDM
srmb ecoli NQDIVVATTG RLLQYIKEEN ....FDCRAV ETLILDEADR MLDMGFAQDI
dead ecoli GPQIVVGTPG RLLDHLKRGT ....LDLSKL SGLVLDEADE MLRMGFIEDV
if4a orysa GVHVVVGTPG RVFDMLRRQS ....LRPDYI KMFVLDEADE MLSRGFKDQI
dead klepn GPQIVVGTPG RLLDHLKRGT ....LDLSKL SGLVLDEADE MLRMGFIEDV
pl10 mouse GCHLLVATPG RLVDMMERGK ....IGLDFC KYLVLDEADR MLDMGFEPQI
p54 human
           TVHVVIATPG RILDLIKKGV ....AKVDHV QMIVLDEADK LLSQDFVQIM
if4a drome GCHVVVGTPG RVYDMINRKL .....RTQYI KLFVLDEADE MLSRGFKDQI
           GCDLLVATPG RLNDLLERGK ....ISLANV KYLVLDEADR MLDMGFEPQI
ded1 yeast
ms16 yeast RPNIVIATPG RLIDVLEKYS ...NKFFRFV DYKVLDEADR LLEIGFRDDL
pr28 yeast GCDILVATPG RLIDSLENHL ....LVMKQV ETLVLDEADK MYDLGFEDQV
if4n human GQHVVAGTPG RVFDMIRRRS ....LRTRAI KMLVLDEADE MLNKGFKEQI
 an3 xenla GCHLLVATPG RLVDMMERGK ....IGLDFC KYLVLDEADR MLDMGFEPQI
dbp1 yeast GCDLLVATPG RLNDLLERGK ....VSLANI KYLVLDEADR MLDMGFEPQI
if4a yeast
           DAQIVVGTPG RVFDNIQRRR ....FRTDKI KMFILDEADE MLSSGFKEQI
spb4 yeast
           RPQILIGTPG RVLDFLQMPA ....VKTSAC SMVVMDEADR LLDMSFIKDT
           GIHVVVGTPG RVGDMINRNA ....LDTSRI KMFVLDEADE MLSRGFKDQI
if4a caeel
pr05_yeast
           GTEIVVATPG RFIDILTLND .GKLLSTKRI TFVVMDEADR LFDLGFEPQI
if42 mouse
           APHIVVGTPG RVFDMLNRRY ....LSPKWI KMFVLDEADE MLSRGFKDQI
           TVHILVGTPG RVLDLASRKV ....ADLSDC SLFIMDEADK MLSRDFKTII
dhh1 yeast
db73 drome
           KADIVVTTPG RLVDHLHATK ...GFCLKSL KFLVIDEADR IMDAVFQNWL
yk04 yeast
           GCNFIIGTPG RVLDHLQNTK VIKEQLSQSL RYIVLDEGDK LMELGFDETI
ybz2 yeast SGQIVIATPG RFLELLEKDN .TLIKRFSKV NTLILDEADR LLQDGHFDEF
yhw9 yeast
           KPHFIIATPG RLAHHIMSSG DDTVGGLMRA KYLVLDEADI LLTSTFADHL
glh1 caeel
           GATIIVGTVG RIKHFCEEGT ....IKLDKC RFFVLDEADR MIDAMGFGTD
```

## Un profile generado a partir del MSA

Cons A G 17 P 18 H 5 I -1 V 3 V 5 A 54	-12 -11 -9	C 0 13 -12 6 1 9	D 19 0 29 -13 -11 -9 20	E 14 0 25 -11 -9 -9	F -22 -12 -20 33 22 19 -24	G 31 13 8 -12 -3 -1 44	H 0 0 32 -13 -11 -13 -6	I -9 8 -9 63 46 57 -4	K 12 -3 9 -11 -9 -9	L -15 -3 -10 40 37 35 -11	M -5 -1 -9 29 30 26 -5	N 15 -2 22 -15 -13 -13	P 10 23 7 -9 -3 -2 19	Q 9 2 30 -14 -9 -11	R 6 -2 10 -15 -13 -13	S 18 12 0 -6 -6 -4 21	T 14 11 4 7 6 9	V 1 17 -8 50 50 58 9	W -15 -31 -20 -17 -19 -29 -39	Y -22 -8 -7 8 2 0 -20	Z 11 1 27 -11 -8 -9 10	Gap 100 100 100 100 100 100	Len 100 100 100 100 100 100	
T 40 P 31 G 70	6	20 7 20	20 6 70	20 6 50	-30 -41 -60	40 19 150	-10 11 -20	20 -9 -30	20 6 -10	-10 -16 -50	0 -11 -30	20 0 40	30 89 30	-10 17 20	-10 17 -30	30 24 60	150 22 40	20 9 20	-60 -50 -100	-30 -48 -70	10 12 30	100 100 100	100 100 100	
! 11 R -30 L -2 L 0 D 15 L -5 L 3 E 6 K 3 G 11 T 12	-17 -12 58 -5 -13 19 14	-30 -15 -15 -27 -7 -13 -15 -12 0 -1	0 -18 -14 78 -8 -13 23 11 16	0 -12 -9 54 -4 -8 27 12 14	-50 38 32 -52 24 31 -21 -16 -16	-30 -13 -12 35 -12 -11 9 2	50 -9 -7 27 13 -8 15 10 5	-30 38 32 -12 13 34 -6 -5 -6 4	80 -12 -7 16 -6 -9 18 23 11	-40 49 41 -26 25 41 -8 -7 -11	20 39 35 -21 17 36 -1 4 -5	10 -15 -11 38 -1 -12 16 15 16	30 -9 -9 6 -7 -7 6 6 9	40 -9 -6 41 0 -5 23 15 8 4	150 -15 -12 3 -2 -13 12 22 4 3	10 -11 -9 9 -8 -8 6 8 14	-10 0 0 10 -3 2 5 3 15	-30 38 29 -12 10 31 -6 -5 -1	140 6 6 -57 11 -1 -15 7 -13 -8	-60 12 9 -25 17 8 -16 -15 -14 -8	20 -10 -7 50 -2 -6 25 14 11 5	100 100 100 100 100 100 100 100	100 100 100 100 100 100 100 100	
D 1 T 2 K 0 G 3 L 5 B 5 L 1 D 7 K 11 V 7 K 8 L 3 L 1 * 99	2 1 3 -6 16 -13 19 10 -10 9 4 -13	0 0 -3 0 -4 -6 -12 -7 -3 11 -4 -9 -13 25	2 3 0 4 -7 15 -14 22 10 -11 9 3 -13 208	1 2 1 4 -4 11 -9 17 9 -10 9	-1 -2 0 -1 16 -15 27 -22 -12 14 -13 3 32 94	1 3 0 6 -2 10 -8 13 5 0 11 -2 -11 137	0 0 0 -1 -4 6 -7 7 9 -8 1 8 -7 44	1 2 1 3 21 -3 24 -6 -4 31 0 9 32 181	0 0 4 0 -4 16 -8 19 16 -11 16 7 -9	0 0 1 1 23 -8 36 -11 -6 19 -4 10 42 256	0 0 3 1 17 -1 30 -3 0 16 4 10 36 94	1 1 3 -5 15 -10 14 10 -10 8 5 -12 41	0 1 0 1 -4 4 -5 8 6 0 7 0 -7 62	1 1 1 -4 9 -7 15 11 -10 8 8 -6 64	0 -1 1 -2 -8 10 -10 14 12 -12 11 3 -13	0 1 0 4 -2 12 -4 17 10 2 13 0 -9 59	1 4 3 3 4 7 7 6 4 8 12 5 3 99	2 2 1 5 19 -2 23 -5 -4 34 3 7 33 162	-3 -5 0 -6 0 -3 6 -5 3 -22 -2 -2 2 3	-1 -2 -2 -3 6 -11 9 -18 -8 9 -15 0 8 35	1 2 1 2 -4 10 -8 16 10 -10 8 7 -7 0	22 22 22 22 22 100 100 100 100 100 100	22 22 22 22 22 100 100 100 100 100 100	

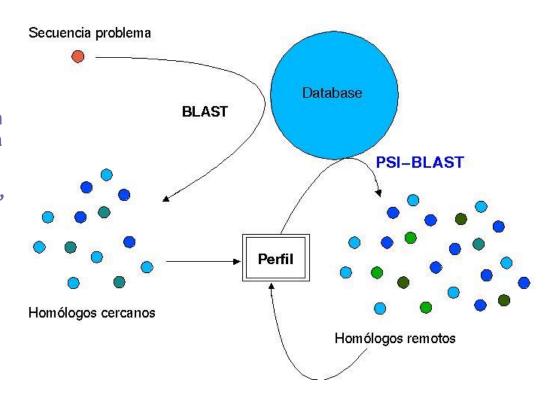
## **Usos de los profiles**

- También conocidos como
  - Position-Speficic Scoring Matrix (PSSM)
- Derivación de motifs (patterns)
- Generación de un MSA
  - partiendo de un MSA que se supone representativo de una familia o grupo de proteínas, se genera un profile
  - el profile se usa para generar alineamientos nuevos con proteínas no representadas originalmente en el profile
  - Más sensible que una matriz de scoring sitioinespecífica
- Búsqueda de secuencias similares en bases de datos
  - El 'query' no es una secuencia, sino el profile

## **PSI-BLAST**

#### Position-Specific-Iterated BLAST

- 1. La 1ra iteración es un BLAST tradicional
- 2. A partir de los hits se calcula un MSA y a partir del MSA se deriva un profile (PSSM)
- 3. A partir de la segunda iteración, se usa la PSSM como query



ftp://ftp.ncbi.nih.gov/blast/documents/blastpgp.html

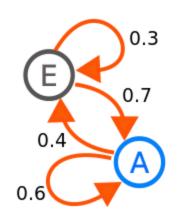
## **Profile HMMs**

- La información contenida en un profile puede representarse de otras formas
- Los profiles originales contienen scores y penalidades basados en las frecuencias de ocurrencia
- Un profile (o un MSA) también puede representarse como una cadena de eventos con probabilidades de ocurrencia (Markov Chain)

Veamos un ejemplo!

## Markov Chains: una pequeña intro

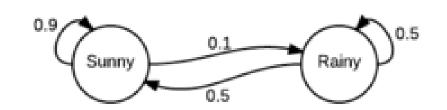
Una cadena de Markov es un sistema matemático que *transita* entre distintos *estados*, de acuerdo a probabilidades



Es un proceso azaroso y sin memoria

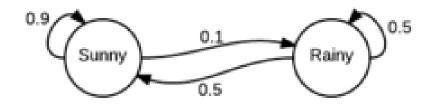
El próximo estado del sistema sólo depende del estado actual y no de la secuencia de estados precedentes (historia)

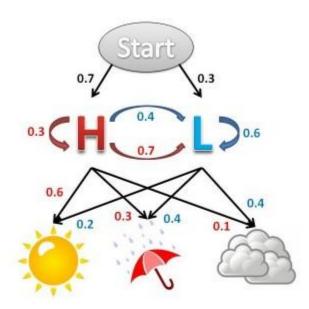
Markov Chain, Wikipedia. http://en.wikipedia.org/wiki/Markov\_chain



### **Hidden Markov Models**

Un modelo de Markov es un modelo probabilístico de algún Sistema, en donde existen estados no observables (ocultos).





### **Profile HMMs**

El modelo se inicia con transiciones equiprobables

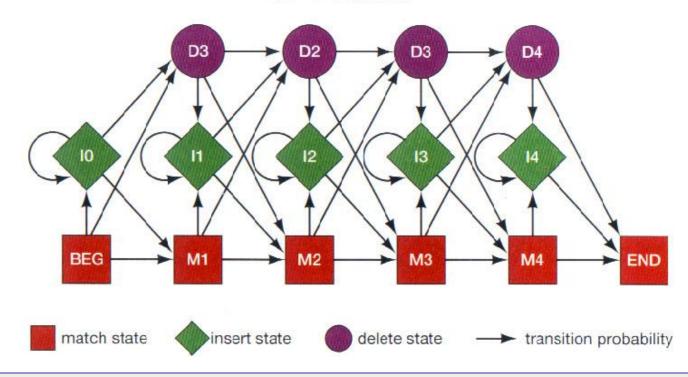
Y se entrena con un alineamiento

El profile ahora está codificado en forma de estados y probabilidades de transición A. Sequence alignment

N • F L S N • F L S N K Y L T Q • W - T

RED POSITION REPRESENTS ALIGNMENT IN COLUMN GREEN POSITION REPRESENTS INSERT IN COLUMN PURPLE POSITION REPRESENTS DELETE IN COLUMN

B. Hidden Markov model for sequence alignment



## **Profile HMMs: HMMER**

- HMMER
  - http://hmmer.org



- Paquete de programas para trabajar con profile HMMs
  - genera profile HMMs a partir de MSAs
  - usa los HMMs para realizar búsquedas en bases de datos de secuencias
  - puede buscar en bases de datos de profile HMMs a partir de una secuencia

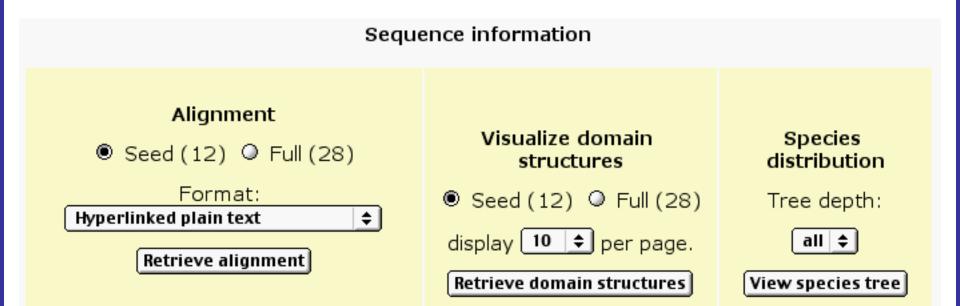
### **Pfam**

- Una base de datos de profile HMMs
- (y de MSAs)
  - Wellcome Trust Sanger Institute
  - Stockholm Bioinformatics Centre
  - Janelia Farm
- Representan dominios proteicos
- Pueden buscar
  - a partir de palabras clave
  - a partir de una secuencia
- Pfam 35.0 (Noviembre 2021, 19632 families)



## **Pfam: HMMs**



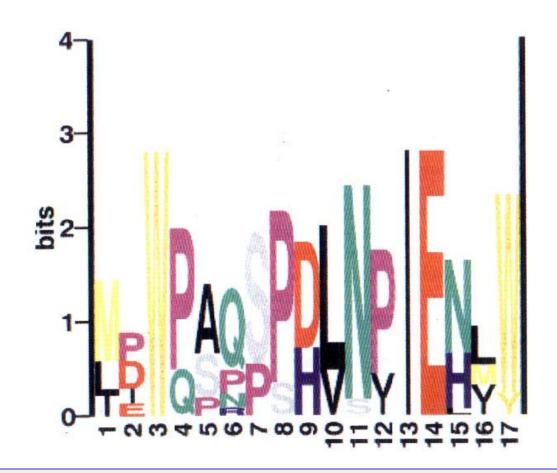


## **PSSMs**

- Los motifs se pueden representar de distintas maneras (patterns por ejemplo)
- Sin embargo, los patterns no les dan peso a las distintas sustituciones
- [AC]-x-V-x(4)-{ED}
- Una Position Specific Scoring Matrix es una descripción de un motif en términos de una matriz

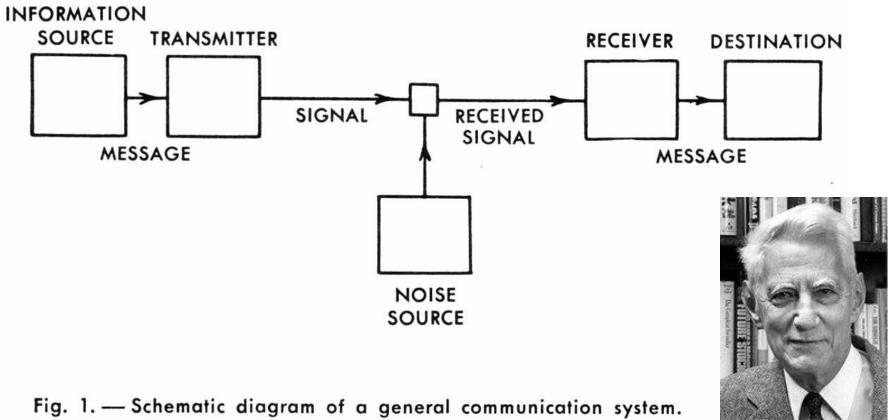
### **PSSMs**

- Evaluar la información que contiene una PSSM usando Sequence Logos
- http://www.lecb.ncifcrf.gov/~toms/sequencelogo.html



## **Information Theory**

The Mathematical Theory of Communication



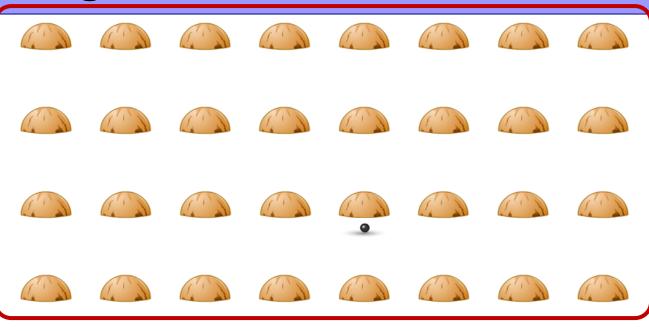
Claude Shannon

34

## **Information theory**

- Entropía: medida de desorden de un sistema
- La termodinámica provee herramientas para calcular entropía
- El desorden implica falta de información sobre el estado exacto de un sistema
- Claude Shannon / Leon Brillouin
  - Information theory
  - La Información es una combinación de
    - Certain + Uncertain, Expected + Unexpected
  - El grado de sorpresa que genera un evento que ya ocurrió es cero
  - Si se reporta un evento poco probable, la información que se provee es mayor
  - La información se incrementa cuando la probabilidad baja

## **Shell game**



## Shell Game (Thimblerig)

Adivinar en qué taza / nuez está escondida la bolita.

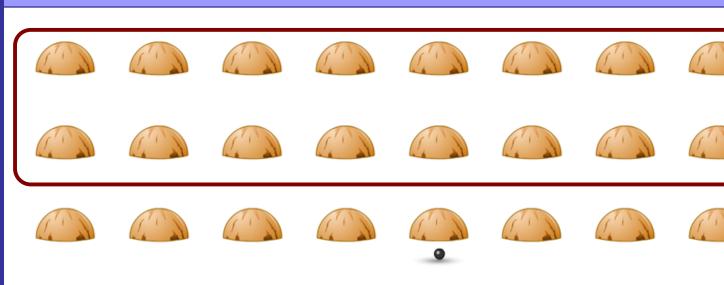
#### Uncertainty

Si hay 64 nueces, cuántas preguntas hay que hacer para llegar a la respuesta?

## **Probability** p(object) = 1/64



## **Shell game**



Shell Game (Thimblerig)

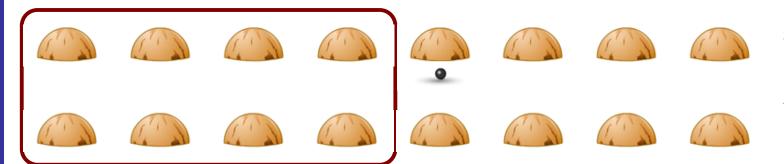
Adivinar en qué taza / nuez está escondida la bolita.

#### Uncertainty

Si hay 64 nueces, cuántas preguntas hay que hacer para llegar a la respuesta?

**Probability** p(object) = 1/64

## **Shell game**



- Las preguntas secuenciales reducen las posibilidades (incertidumbre) de 64 a 32, luego a 16, 8, 4, 2, y finalmente 1.
- 6 preguntas son suficientes (peor caso) para encontrar la bolita.
- Esta es una manera de cuantificar la incertidumbre
- La incertidumbre también se puede calcular a partir de las probabilidades
  - Uncertainty =  $-log_2(1/64) = 6$

## Shell Game (Thimblerig)

Adivinar en qué taza / nuez está escondida la bolita.

#### Uncertainty

Si hay 64 nueces, cuántas preguntas hay que hacer para llegar a la respuesta?

#### Probability

p(object) = 1/64

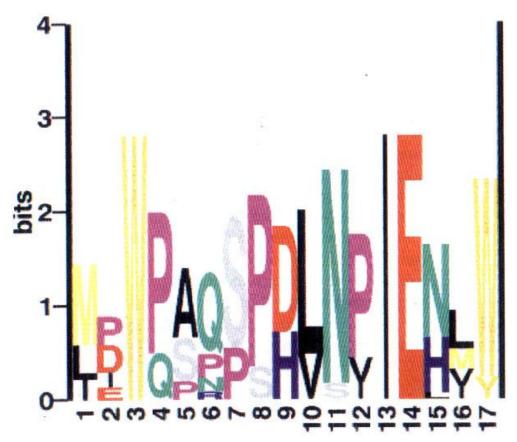
#### **PSSMs**

#### Information content of a PSSM

- Objetivo: conocer qué residuo pertenece a cada columna en el motivo
- 20 residuos (20 posibilidades),
   log<sub>2</sub>(20) = 4.32

#### Sequence Logos

- Forma de visualizacion desarrollada por Tom Schneider
- Grafica la cantidad de información (disminución en la incertidumbre) que nos da la matriz para cada posición



#### **PRINTS**



## Protein Fingerprints DB

http://www.bioinf.man.ac.uk/dbbrowser/PRINTS

#### – Qué es un fingerprint?

- Una serie de motifs conservados en un orden particular
- Se utilizan para predecir la ocurrencia de motifs similares en una secuencia
- Importa la presencia y el orden de los motifs
- Una proteína de la misma familia tiene todos los motifs en orden.
- En el caso de una superfamilia, miembros de distintas familias pueden tener matchs parciales contra el fingerprint

SUMMARY INFO												
	involving 8											
	involving 7											
	involving 6											
29 codes involving 5 elements 5 codes involving 4 elements												
	_											
	involving 3											
10 codes :	involving 2	element	ts									
COMPOSITE FINGERPRINT INDEX												
	99	_	9 9	9								
71 0 (		_	0 0	0								
	0 10 10		10 0	10								
51 0 29			29 0	23								
4  0 4			5 0	0								
31 0 (		_	3 0	1								
1	9 1 1	0	1 0	8								
+												
1 1 2	2 3 4	5	6 7	8								
True positives.												
ANX1_HUMAN		AND	KI CAVCU		ANX1 RAT							
ANX1 RABIT	ANX1 MOUSE		12 COLLI		AN11 COLLI							
ANX1 RODSP	_											
Subfamily: Cod	des involvin	a 6 eler	nents									
Subfamily True		_										
093446	ANX2 HUMAN	AND	K2 CHICK		ANX2 RAT							
ANX2 BOVIN	ANX2 MOUSE	AND	CB XENLA		ANX2 XENLA							
093444	ANX5 BOVIN											
Subfamily: Cod	des involvin	g 5 eler	nents									
Subfamily True												
093447	ANX3 RAT		K5_CHICK		ANX6_MOUSE							
035639	ANX4 MOUSE		K4 HUMAN		ANX4 RAT							
ANXA BOVIN	ANXB BOVIN		K4 PIG		ANX4 BOVIN							
ANXA RABIT	ANX6_HUMAN	AND	K4_CANFA		ANXA HUMAN							
ANX6_RAT	ANX5 RAT	AND	K3_HUMAN		ANX5_MOUSE							
ANXA_MOUSE	ANX5 HUMAN	AND	CD_HUMAN		093445							
ANX7_HUMAN	ANX7_MOUSE		K6_CHICK		ANXX_DROME							
ANXD_CANFA												
Subfamily: Co			ments									
Subfamily True	-											
ANX8_HUMAN	035640	AND	C_HYDAT		ANX5_CYNPY							
Q27512 Subfamily: Cod	daa inssalssis	a 2 al	.onto									
Subfamily: Coo			mentos									
ANX7 XENLA	Q27473		K7 DICDI		059907							
Subfamily: Codes involving 2 elements												
	Subfamily: Codes involving 2 elements Subfamily True positives											
Q27864	081536		1535		076027							
Q43863	024131		2657		024132							
082090	065848	<u>Q44</u>	1007		024132							
002030	000040				ŀ							

```
Q27864
                 NEX1 ANNEXIN - CAENORHABDITIS ELEGANS.
 081536
                 ANNEXIN P34 - LYCOPERSICON ESCULENTUM (TOMATO).
 081535
                 ANNEXIN P35 - LYCOPERSICON ESCULENTUM (TOMATO).
 076027
                 ANNEXIN 31 (ANNEXIN XXXI) - HOMO SAPIENS (HUMAN).
 Q43863
                 ANNEXIN P33 - ZEA MAYS (MAIZE).
 024131
                 ANNEXIN - NICOTIANA TABACUM (COMMON TOBACCO).
 Q42657
                 ANNEXIN - CAPSICUM ANNUUM (BELL PEPPER).
 024132
                 ANNEXIN - NICOTIANA TABACUM (COMMON TOBACCO).
 082090
                 FIBER ANNEXIN - GOSSYPIUM HIRSUTUM (UPLAND COTTON).
 065848
                 ANNEXIN - MEDICAGO TRUNCATULA (BARREL MEDIC).
SCAN HISTORY
 OWL21 1
          2 100 NSINGLE
 OWL26 O
            1 100 NSINGLE
 SPTR37_9f 2 122 NSINGLE
INITIAL MOTIF SETS
ANNEXINII
                  Length of motif = 16 Motif number = 1
Annexin type I motif I - 1
                                                      INT
                                PCODE
FLKQAWFIENEEQEYV
                                ANX1 HUMAN
                                                6
                                                      6
                                ANX1 MOUSE
FLKQARFLENQEQEYV
                                ANX1 CAVCU
FLKQAYFIDNQEQDYV
                                ANX1 COLLI
FLKQAWFMENLEQECI
                                                6
FLKQACYIEKQEQEYV
                                  ANX1 RAT
                                                      6
ANNEXINI2
                  Length of motif = 23 Motif number = 2
Annexin type I motif II - 1
                                PCODE
                                                     INT
                                               ST
                                                     33
MVKGVDEATIIDILTKRNNAQRQ
                                ANX1 HUMAN
                                               55
                                ANX1 MOUSE
                                               55
                                                     33
MVKGVDEATIIDILTKRTNAORO
TVKGVDEATIIDILTKRNNAQRQ
                                ANX1 CAVCU
                                               56
                                                     33
                                ANX1 COLLI
                                               51
                                                     28
TAKGVDEATIIDIMTTRTNAORP
MVKGVDEATIIDILTKRTNAQRQ
                                  ANX1 RAT
                                                     33
ANNEXINI3
                  Length of motif = 17 Motif number = 3
Annexin type I motif III - 1
                                PCODE
                                                     INT
LKKALTGHLEEVVLALL
                                ANX1 HUMAN
                                               95
                                                     17
                                ANX1 MOUSE
                                               95
                                                     17
LRKALTGHLEEVVLAML
                                ANX1 CAVCU
                                               96
                                                     17
LKKALTGHLEEVVLALL
                                               91
MKRVLKSHLEDVVVALL
                                ANX1 COLLI
                                                     17
                                               95
                                                     17
LKKALTGHLEEVVLAML
                                   ANX1 RAT
                  Length of motif = 22 Motif number = 4
ANNEXINI4
Annexin type I motif IV - 1
                                PCODE
                                              ST
                                                     INT
                                ANX1 HUMAN
                                              122
                                                     10
LRAAMKGLGTDEDTLIEILASR
LRGAMKGLGTDEDTLIEILTTR
                                ANX1 MOUSE
                                              122
                                                     10
LRAAMKGLGTDEDTLIEILVSR
                                ANX1 CAVCU
                                              123
                                                     10
LRACMKGHGTDEDTLIEILASR
                                                     10
                                ANX1 COLLI
                                              118
                                   ANX1 RAT
LRAAMKGLGTDEDTLIEILTTR
                                              122
```

## InterPro

- Integra varias otras bases de datos en un solo lugar y provee referencias a otras bases de datos (GO)
  - http://www.ebi.ac.uk/interpro
  - Prosite, PRINTS, Pfam, ProDom, SMART

#### InterPro Simple Search

You can use this page to search for InterPro, Pfam, PRINTS, Prosite, SWISS-PROT, TrEMBL accession numbers and names, database names, and entry\_types. You may combine more than one search term with 'AND', '&', 'OR', '|', 'NOT' and '!'; you may also use wildcarded expressions (eg. bar\*).

#### Enter search terms here...

human transporter

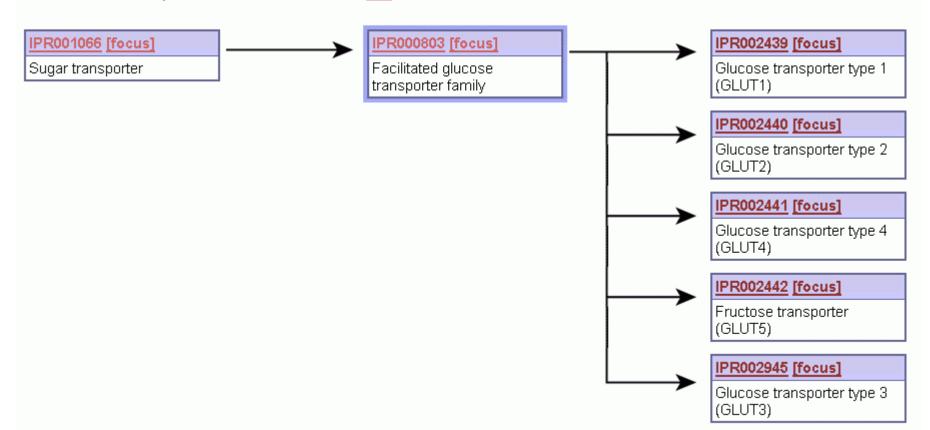
Search

	Search results for 'human transporter' Click on the links below to jump to individual InterPro entries.								
	Entry	Entry Entry name							
	IPR000076	K-Cl co-transporter							
	IPR000622	K Cl Co transporter type 1 (KCC1)							
	IPR000803	Facilitated glucose transporter family							
	IPR000849	Оірт таппіў оі папэропегэ							
	IPR001066	Sugar transporter							
	IPR001204	Phosphate transporter family							
	IPR001902	Sulfate transporter							
	IPR002259	Delayed-early response protein/equilibrative nucleoside transporter							
	IPR002293	Permease for amino acids and related compounds, family I							
	IPR002435	Noradrenaline neurotransmitter transporter							
	IPR002436 Dopamine neurotransmitter transporter								
_	IPR002437 Serotonin (5-HT) neurotransmitter transporter								

#### Tree display for IPR000803

The tree below shows the selected InterPro entry, the path to the root of the tree, the immediate children and the immediate children of the selected entry's parent (i.e. the entry's siblings).

To return to the full entry for this accession number, click here.



#### InterPro - Proteins matching IPR000803

Table Graphical

Grid shows 10aa intervals, first mark at position 0. Move the mouse over a match to see more information in the status line of your browser window.

Item 21-40 of 91 < 1 2 3 4 5 >

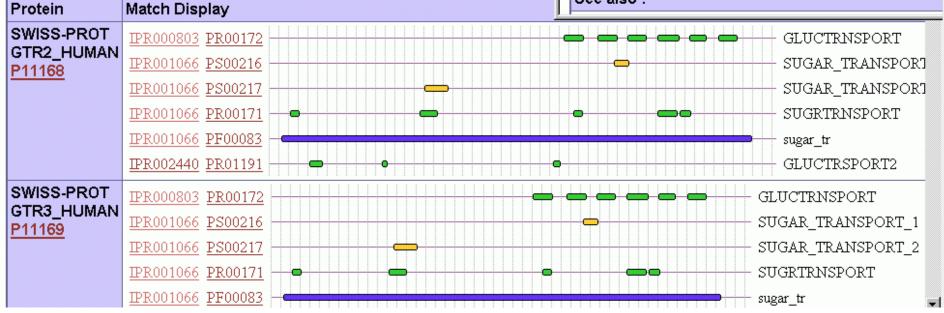
#### Graphical match display legend

🔆 Help for : graphic key - Netscape

The table below shows the colour coding used in the graphical match display. The extent of the bars denotes the region on the protein sequence that the selected method matches.

	True	Unknown
PRINTS		
PROSITE pattern		
PROSITE profile		
<u>PFAM</u>		(MOTERATE HOTE HATE
ProDom		n/a

#### See also :





#### InterPro - Proteins matching IPR001066

Table Graphical

Item 401-420 of 1177

Tabular match display legend

The single letter codes after the amino acid ranges in this table denote the status of each individual match. Possible values are shown in the table below:

T. True

F. False Positive

N. False Negative

P. Partial

🔆 Help for : table legend - Netscape

Unknown

< <u>Previous</u> **21** <u>22</u> <u>23</u> <u>24</u> <u>25</u> <u>Next</u> >

	PS00216	PS00217	PR00171	PF00083
P39637 YWFA_BACSU				19-406 T
P39843 BMR2_BACSU	65-81 T			17-398 T
P39850 CAPA_STAAU		175-200 F		
P39924 HXTC_YEAST	370-387 T	169-194 T	68-78 T 164-183 T 328-338 T 423-444 T 446-458 T	60-521 T
P39932 STL1_YEAST	347-364 T	N		30-488 T
P40441 YIR0_YEAST	263-280 T	62-87 T		2-416 T
P40474 YIM1_YEAST	117-133 F			61-539 T
P40475 YIMO_YEAST	125-141 F			71-547 T
P40862 PROP_SALTY	Р	Р		
P40885 HXT9_YEAST	373-390 T	172-197 T	72-82 T 167-186 T 331-341 T	64-526 T

i erriari Ayuero

## MSA: frecuencias de sustitución de aas

- Un MSA es la base para determinar las frecuencias de sustitución de amino ácidos en un grupo particular de secuencias
  - frecuencias de sustitución globales
    - Se utilizan para generar matrices de scoring:
    - Matrices PAM, BLOSUM, etc
    - Dan puntaje y penalizan por igual los mismos cambios, independientemente del contexto
  - frecuencias de sustitución sitio por sitio
    - Position Specific Scoring Matrices (PSSM)
    - Profiles

## Material de Lectura

Bioinformatics. Sequence and Genome analysis. David W Mount, CSHL Press (2001)

Markov Chains, a visual explanation

http://setosa.io/blog/2014/07/26/markov-chains/index.html

Schneider Lab Home Page (Information Theory for Biology, Sequence Logos)

http://schneider.ncifcrf.gov/