Universidad Nacional de San Agustín Facultad de Ingeniería de Producción y Servicios Escuela Profesional Ciencia de la Computación



BIOINFORMÁTICA

Examén N°2

GRUPO N°2 ALUMNOS:

APAZA CHAVEZ, MARIA LOURDES BARRIOS CORNEJO, SELENE GOMEZ CONTRERAS, JUNIOR VALENTIN PILCO PANCCA, LUZ MARINA

DOCENTE:

MACHACA ARCEDA, VICENTE

AREQUIPA - PERÚ

2021





DESCRIPCIÓN:

En el presente trabajo se explica la implementación de nuestra aplicación Web, donde se pueda realizar el alineamiento de secuencias y generación de árboles filogenéticos. La aplicación sigue el siguiente proceso:

- 1. Alinear las secuencias
- 2. Generar las distancias
- 3. Muestra el árbol filogenético

Debido a que no se puede mostrar lo de la consola en web se uniformiza las entradas de los algoritmos para que puedan recibir entradas de .txt o imagen en su defecto. La aplicación hace uso de los siguientes algoritmos:

1. Alineamiento global (Needleman-Wunsch)

En consola se ejcuta de dos maneras:

- python3 alineamiento local.py 'AAG' 'ACG' '2' '-2' '-2'
- python3 alineamiento_local.py 'archivo.fasta' 'archivo2.fasta' '2' '-2' '-2'

El orden de los numeros es match mismatch y gap se tienen que ingresar como texto.



Figura 1: Salida del algoritmo Needleman–Wunsch

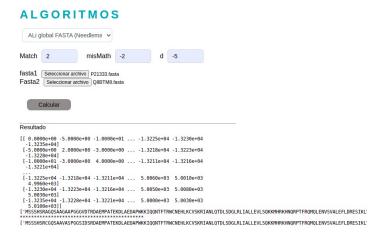


Figura 2: Salida del algoritmo Needleman-Wunsch





2. Alineamiento local (Smith-waterman)

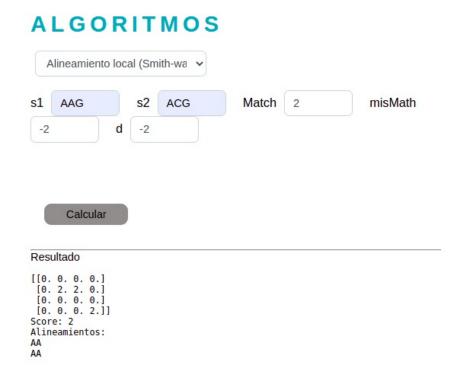


Figura 3: Salida del algoritmo Smith-waterman

```
junior@loquipc:~/UNSA/noveno/bio/examen/algoritmos$ python3 local.py 'AAG' 'ACG'
'2' '-2' '-2'
[[0. 0. 0. 0.]
[0. 2. 2. 0.]
[0. 0. 0. 0.]
[0. 0. 0. 2.]]
Score: 2
Alineamientos:
AA
AA
```

Figura 4: Salida en consola

3. BLAST

Busca alineamientos de secuencias de alto puntaje entre la secuencia de consulta y las secuencias en el banco de datos usando un enfoque heurístico. BLAST requiere dos secuencias como entrada una secuencia de consulta (QUERY) y una base de datos de secuencias.



Figura 5: Salida inmediata del algoritmo BLAST.

Figura 6: Salida del algoritmo BLAST.





4. Alineamiento multiple MUSCLE o CLUSTAL

Para realizar esta sección se siguieron los siguientes pasos:

- a) Se descarga linux 64 del siguiente link http://www.drive5.com/muscle/downloads.htm
- b) Se descomprime el .tar y luego se le da permisos para poder ejecutarse chmod +x /usr/bin/muscle6.0.98_i86linux32
- c) Para ejecutarlo se usa el siguiente comando: home/loudev/Descargas/muscle3.8.31_i86linux64 -in '/home/loudev/Descargas/P21333.fasta' -out '/home/loudev/Descargas/output.fasta'
- d) Le pasamos dos archivos uno de entrada y el archivo donde se va a guardar la salida

Para ejecutar el programa se ingresa el path completo del archivo ejecutable (o añadir el path a la consola). La salida inmediata puede ser vista en la Figura 7 y los resultados almacenados en el archivo output.fasta pueden ser visualizados en la Figura 11.

```
(bio) → Neighbor joining /home/loudev/Descargas/muscle3.8.31_i86linux64 -in '/home/loudev/Descargas/P21333.fasta' -out '/home/loude v/Descargas/Output.fasta'

MUSCLE v3.8.31 by Robert C. Edgar

http://www.drive5.com/muscle

This software is donated to the public domain.

Flease cite: Edgar, R.C. Nucleic Acids Res 32(5), 1792-97.

F21333 1 seqs, max length 2647, avg length 2647
(bio) → Neighbor joining
```

Figura 7: Salida inmediata al ejecutar el algoritmo muscle.

python3 muscle alingment.py 'P21333.fasta'

>sp|P21333|FLNA_HUMAN Filamin-A OS=Homo sapiens OX=9606 GN=FLNA PE=1 SV=4 MSSSHSRAGQSAAGAAPGGGVDTRDAEMPATEKDLAEDAPWKKIQQNTFTRWCNEHLKCV SKRIANLQTDLSDGLRLIALLEVLSQKKMHRKHNQRPTFRQMQLENVSVALEFLDRESIK LVSIDSKAIVDGNLKLILGLIWTLILHYSISMPMWDEEEDEEAKKQTPKQRLLGWIQNKL PQLPITNFSRDWQSGRALGALVDSCAPGLCPDWDSWDASKPVTNAREAMQQADDWLGIPQ VITPEEIVDPNVDEHSVMTYLSQFPKAKLKPGAPLRPKLNPKKARAYGPGIEPTGNMVKK RAEFTVETRSAGQGEVLVYVEDPAGHQEEAKVTANNDKNRTFSVWYVPEVTGTHKVTVLF AGOHTAKSPEEVYVDKSOGDASKVTAOGPGI EPSGNTANKTTYEETETAGAGTGEVEVVT QDPMGQKGTVEPQLEARGDSTYRCSYQPTMEGVHTVHVTFAGVPIPRSPYTVTVGQACNP SACRAVGRGLQPKGVRVKETADFKVYTKGAGSGELKVTVKGPKGEERVKQKDLGDGVYGF EYYPMVPGTYIVTITWGGQNIGRSPFEVKVGTECGNQKVRAWGPGLEGGVVGKSADFVVE AIGDDVGTLGFSVEGPSOAKIECDDKGDGSCDVRYWP0EAGEYAVHVLCNSEDIRLSPFM ADTRDAPODEHPDRVKARGPGLEKTGVAVNKPAEFTVDAKHGGKAPLRVOVODNEGCPVE ALVKDNGNGTYSCSYVPRKPVKHTAMVSWGGVSIPNSPFRVNVGAGSHPNKVKVYGPGVA KTGLKAHEPTYFTVDCAEAGQGDVSIGIKCAPGVVGPAEADIDFDIIRNDNDTFTVKYTP RGAGSYTIMVLFADQATPTSPIRVKVEPSHDASKVKAEGPGLSRTGVELGKPTHFTVNAK AAGKGKLDVQFSGLTKGDAVRDVDIIDHHDNTYTVKYTPVQQGPVGVNVTYGGDPIPKSP FSVAVSPSLDLSKIKVSGLGEKVDVGKDQEFTVKSKGAGGQGKVASKIVGPSGAAVPCKV EPGLGADNSVVRFLPREEGPYEVEVTYDGVPVPGSPFPLEAVAPTKPSKVKAFGPGLQGG SAGSPARFTIDTKGAGTGGLGLTVEGPCEAQLECLDNGDGTCSVSYVPTEPGDYNINILF ADTHIPGSPFKAHVVPCFDASKVKCSGPGLERATAGEVGQFQVDCSSAGSAELTIEICSE AGLPAEVYIQDHGDGTHTITYIPLCPGAYTVTIKYGGQPVPNFPSKLQVEPAVDTSGVQC YGPGIEGQGVFREATTEFSVDARALTQTGGPHVKARVANPSGNLTETYVQDRGDGMYKVE YTPYEEGLHSVDVTYDGSPVPSSPFQVPVTEGCDPSRVRVHGPGIQSGTTNKPNKFTVET RGAGTGGLGLAVEGPSEAKMSCMDNKDGSCSVEYIPYEAGTYSLNVTYGGHOVPGSPFKV PVHDVTDASKVKCSGPGLSPGMVRANLPQSFQVDTSKAGVAPLQVKVQGPKGLVEPVDVV DNADGTQTVNYVPSREGPYSISVLYGDEEVPRSPFKVKVLPTHDASKVKASGPGLNTTGV PASLPVEFTIDAKDAGEGLLAVQITDPEGKPKKTHIQDNHDGTYTVAYVPDVTGRYTILI KYGGDEIPFSPYRVRAVPTGDASKCTVTVSIGGHGLGAGIGPTIOIGEETVITVDTKAAG KGKVTCTVCTPDGSEVDVDVVENEDGTFDIFYTAPQPGKYVICVRFGGEHVPNSPFQVTA LAGDQPSVQPPLRSQQLAPQYTYAQGGQQTWAPERPLVGVNGLDVTSLRPFDLVIPFTIK KGEITGEVRMPSGKVAQPTITDNKDGTVTVRYAPSEAGLHEMDIRYDNMHIPGSPLQFYV DYVNCGHVTAYGPGLTHGVVNKPATFTVNTKDAGEGGLSLAIEGPSKAEISCTDNQDGTC

Figura 8: Salida almacenada en el archivo output.fasta despues de ejecutar el algoritmo Muscle sobre la secuencia humana P21333.fasta.







Figura 9: Salida del algoritmo Muscle o Clustal

5. Modelos de sustitución Jukes-cantor y Kimura En biología, los modelos de sustitución, también llamados modelos de evolución de la secuencia de ADN, son modelos de Markov que describen los cambios a lo largo del tiempo evolutivo. Estos modelos describen los cambios evolutivos en las macromoléculas (por ejemplo, las secuencias de ADN) representadas como secuencias de símbolos (A, C, G y T en el caso del ADN). Los modelos de sustitución se utilizan para calcular la probabilidad de los árboles filogenéticos utilizando datos de alineación de secuencias múltiples permitiendo una estimación verosimil.

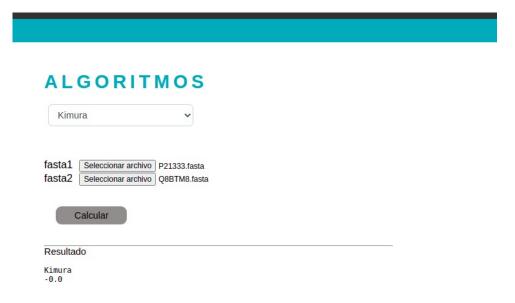
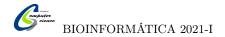


Figura 10: Salida del algoritmo Kimura



numero de inconsistencias

0.666666666666666

1.6479184330021643

Proporción entre desajustes y longitud de secuencia

Jukes-Cantor formula $K = (-3/4)\ln(1-(4/3)B)$ La distancia molecular entre ambas secuencias es:



ALGORITMOS Jukes-cantor seq 1 AGC seq 2 ACG Calcular Resultado numero de coincidencias 1

Figura 11: Salida del algoritmo Jukes-cantor

6. UPGMA

Método de clustering que se basa en la identificación de las parejas más similares y cálculo de la media de las distancias entre ellas y el resto de las secuencias para reconstruir el árbol.

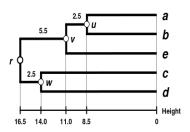


Figura 12: Ejemplo

El algoritmo UPGMA recibe dos parámetros de entrada una matriz y sus etiquetas.





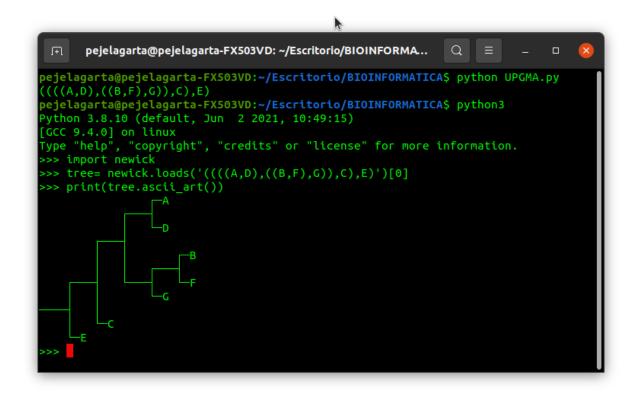


Figura 13: Salida del algoritmo UPGMA

Figura 14: Salida del algoritmo UPGMA





7. Neighbor Joining

Figura 15: Salida del algoritmo Neighbor Joining



Figura 16: Salida del algoritmo Neighbor Joining

REPOSITORIO

El repositorio de la página creada con los algoritmos implementados se encuentra en https://github.com/junidev/bioinfomatica/tree/master