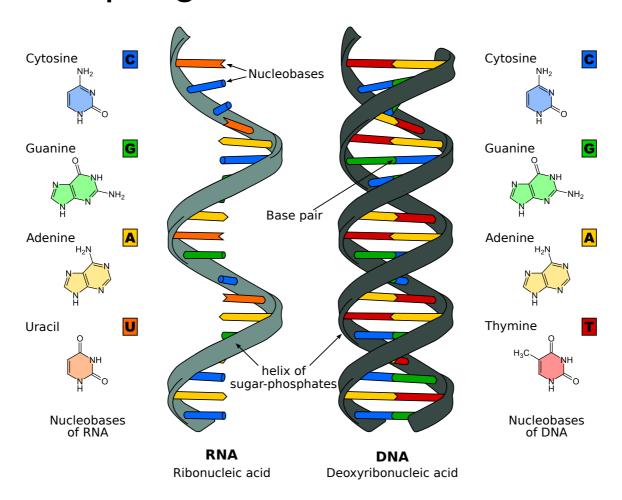
Anotación de genomas y HMMs

BCOM4104: Estadística en biología computacional Jorge Duitama

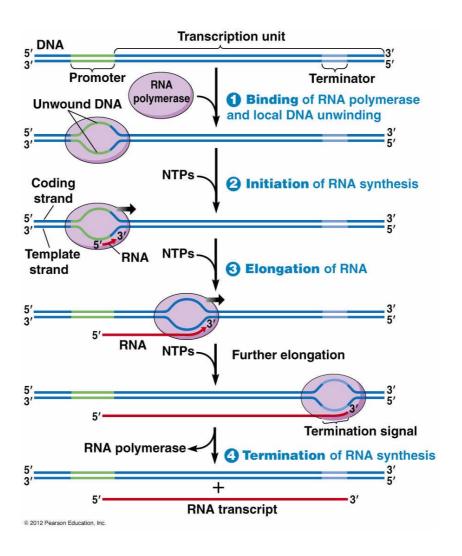


Acido ribonucleico (RNA)

Moléculas que guian el funcionamiento celular

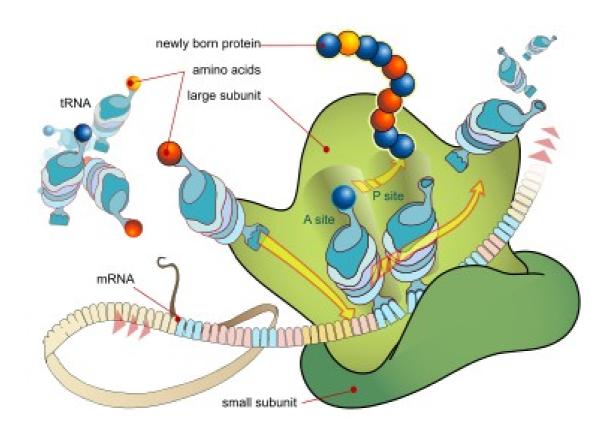


Transcripción



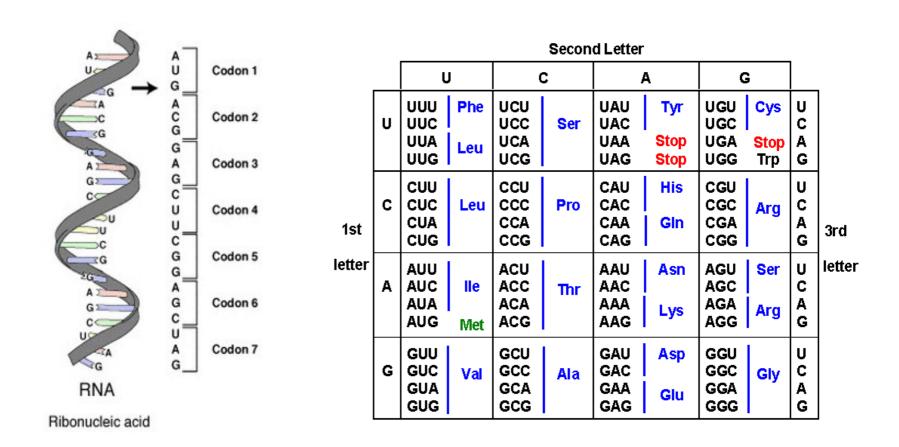
Traducción

• Síntesis de proteinas a partir de ARN mensajero



https://en.wikipedia.org/wiki/Translation_(biology)

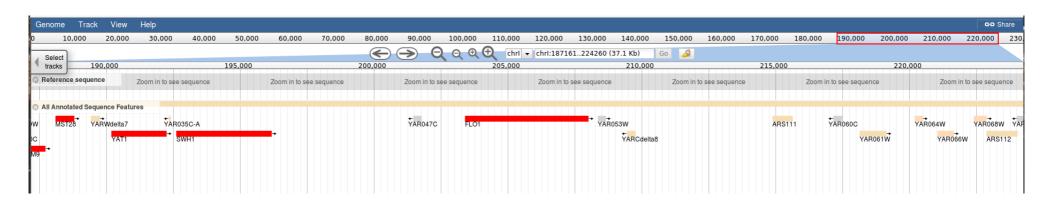
Código genético



https://en.wikipedia.org/wiki/Genetic_code http://biology.kenyon.edu/courses/biol114/Chap05/code.gif

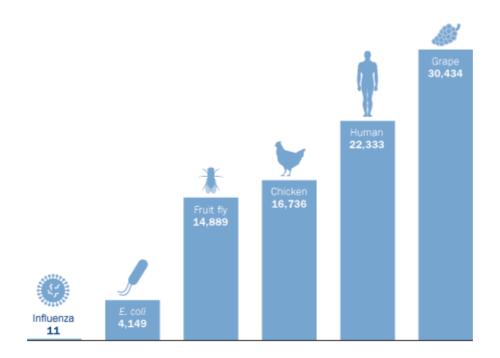
Anotación de genes

• Localización de genes en el genoma



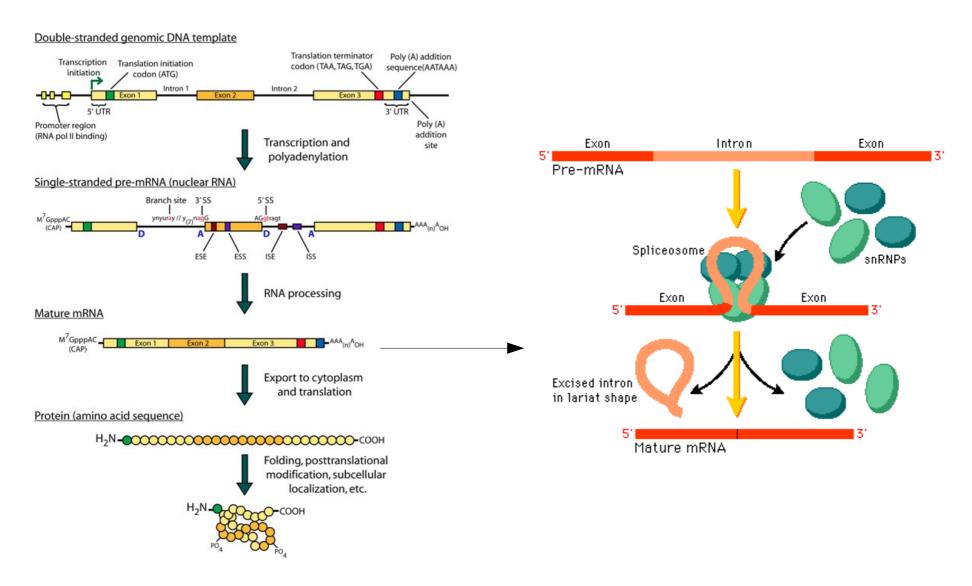
Numero de genes por especie

• La complejidad del organismo no correlaciona con el número de genes



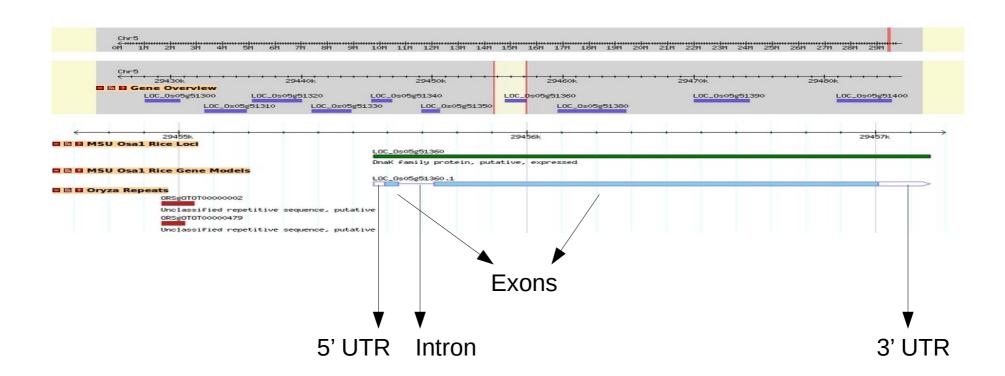
https://www.sciencenews.org/article/more-chicken-fewer-grape

Transcripcion en eucariotas

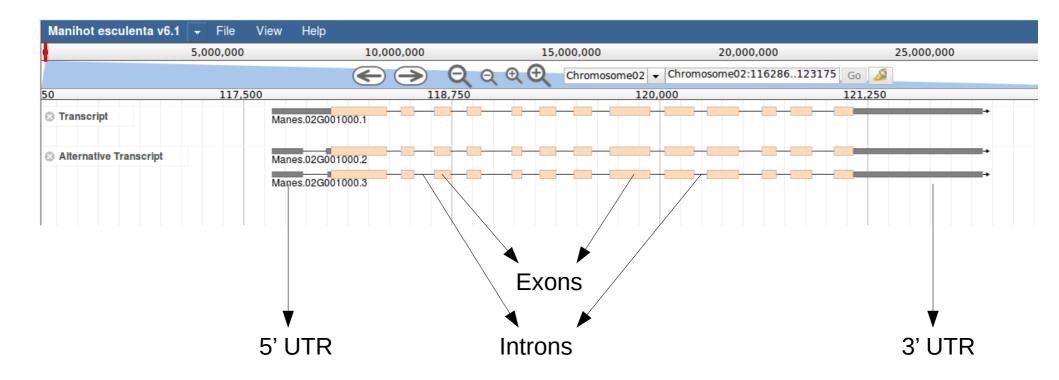


http://www.bcgsc.ca/people/malachig/htdocs/alexa platform/alexa arrays/images/Figures/Transcription Intro.jpg

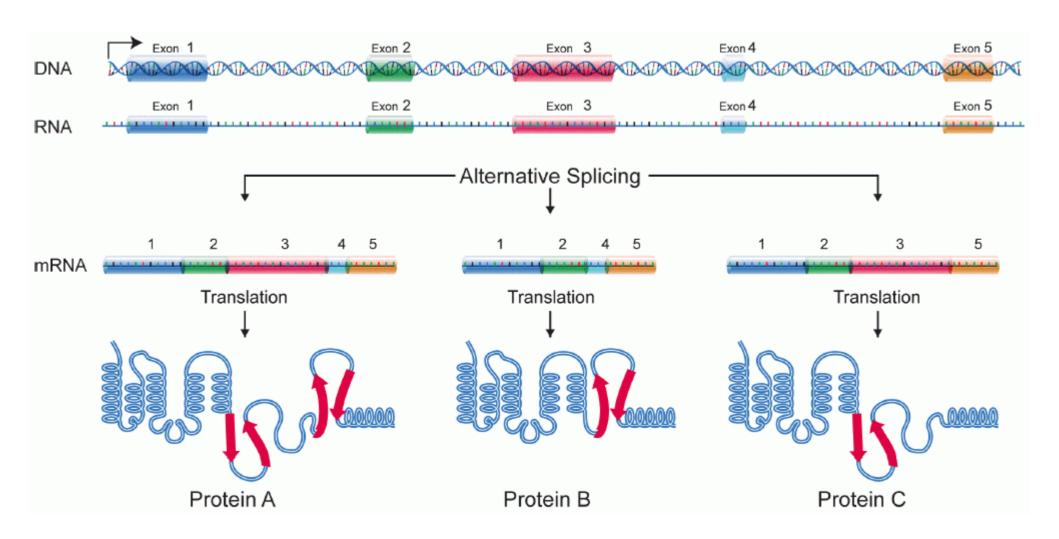
Anotación de genes



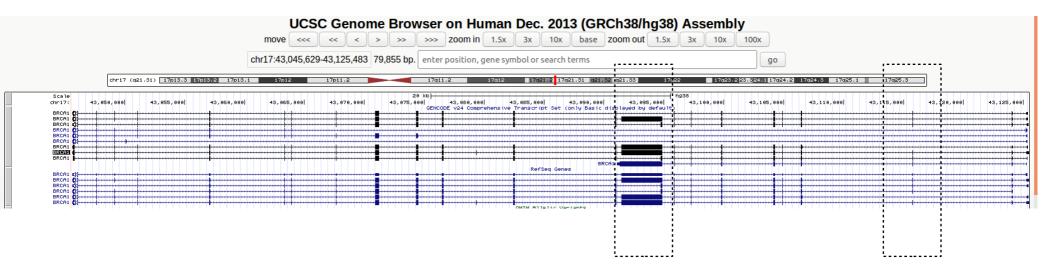
Anotación de genes



Alternative splicing

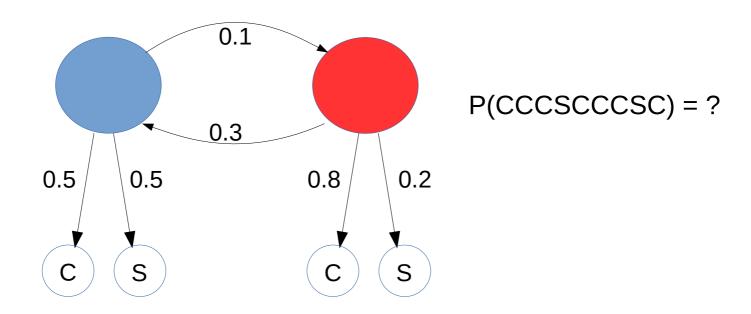


Anotación de genes



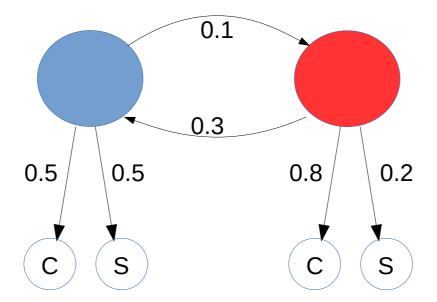
Modelos ocultos de Markov

- Los estados de la cadena ya no son visibles
- Cada estado "emite" los datos observados con una cierta probabilidad



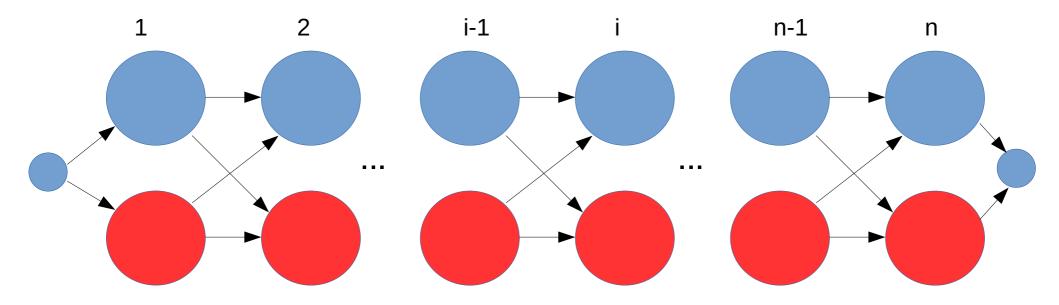
Modelos ocultos de Markov

- Probabilidad de una salida
- Estado más probable en algún momento
- Secuencia de estados más probable que genera una salida
- Probabilidad de una salida en un momento específico
- Generación aleatoria de salidas siguiendo el modelo



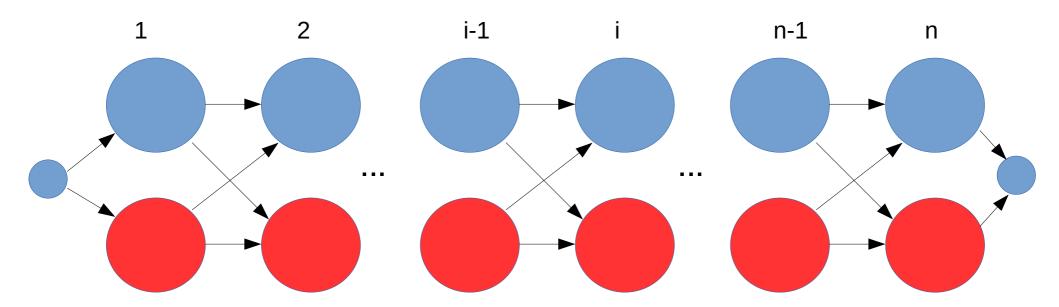
Algoritmo forward

- Teoricamente se debe sumar sobre todos los posibles caminos para calcular la probabilidad de una secuencia S de tamaño n dadas las probabilidades iniciales i(A), i(R), las transiciones t y las emisiones e
- F(A,1) = i(A) e(A,s[1]), F(R,1) = i(R) e(R,s[1])
- $F(A,i) = F(A, i-1) t(A \rightarrow A) e(A, s[i]) + F(R, i-1) t(R \rightarrow A) e(A, s[i]), 2 \le i \le n$
- $F(R,i) = F(A, i-1) t(A \rightarrow R) e(R, s[i]) + F(R, i-1) t(R \rightarrow R) e(R, s[i]), 2 \le i \le n$
- P(s) = F(A, n) + F(R, n)



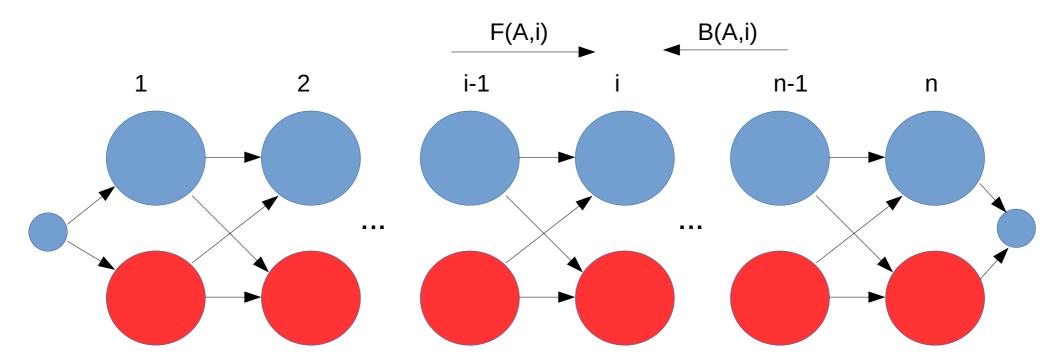
Algoritmo backward

- Se puede sumar también de adelante hacia atrás
- B(A,n) = B(R,n) = 1
- $B(A,i) = B(A, i+1) e(A, s[i+1]) t(A \rightarrow A) + B(R, i+1) e(R,s[i+1]) t(A \rightarrow R), 1 \le i \le n-1$
- $B(R,i) = B(A, i+1) e(A, s[i+1]) t(R \rightarrow A) + B(R, i+1) e(R,s[i+1]) t(R \rightarrow R), 1 \le i \le n-1$
- P(s) = B(A, 1) e(A, s[1]) i(A) + B(R, 1) e(R, s[1]) i(B)



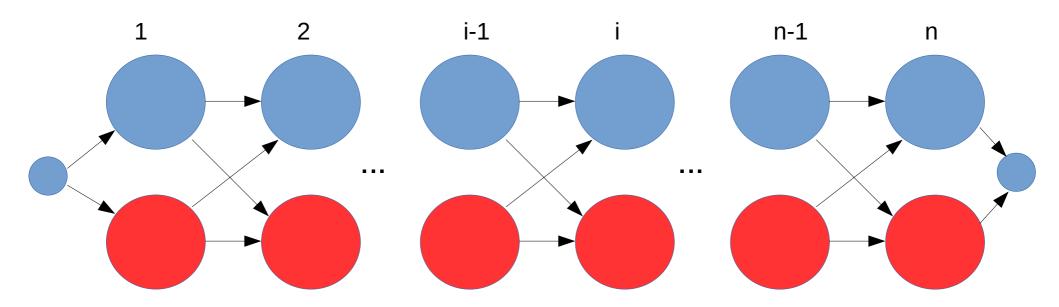
Probabilidad posterior

- La probabilidad posterior de un estado específico en un momento específico i dada toda la secuencia se puede calcular a partir de las probabilidades forward y backward:
- P(A | i, S) = F(A,i) B(A, i)



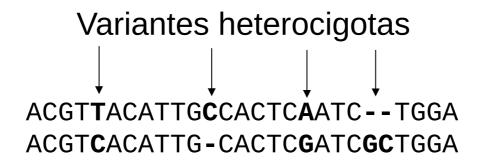
Algoritmo Viterbi

- Parecido al algoritmo forward pero se maximiza en lugar de sumar
- V(A,1) = i(A) e(A,s[1]), V(R,1) = i(R) e(R,s[1])
- $V(A,i) = max (V(A, i-1) t(A \rightarrow A), V(R, i-1) t(R \rightarrow A)) e(A,s[i]), 2 \le i \le n$
- $V(R,i) = max (V(A, i-1) t(A \rightarrow R), V(R, i-1) t(R \rightarrow R)) e(R,s[i]), 2 \le i \le n$
- V(s) = max (V(A, n), V(R, n))



Haplotipado

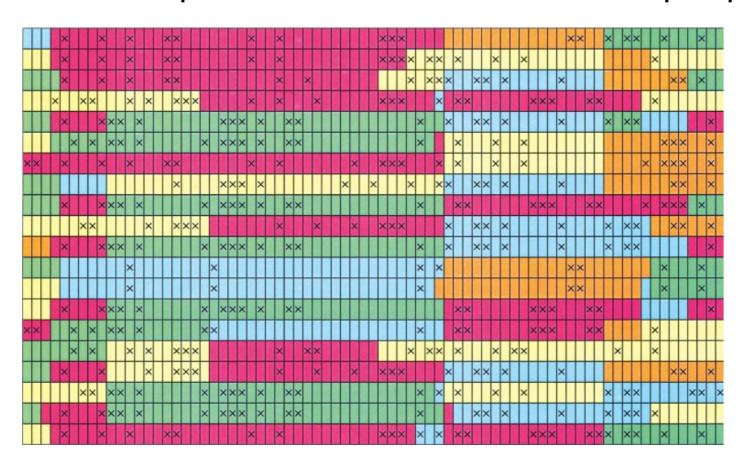
 Las células de muchos organismos son diploides, es decir, contienen dos copias casi iguales de cada cromosoma



 Se usan genotipos o haplotipos de otros miembros de la población a la que pertenece el individuo para adivinar la mejor configuración

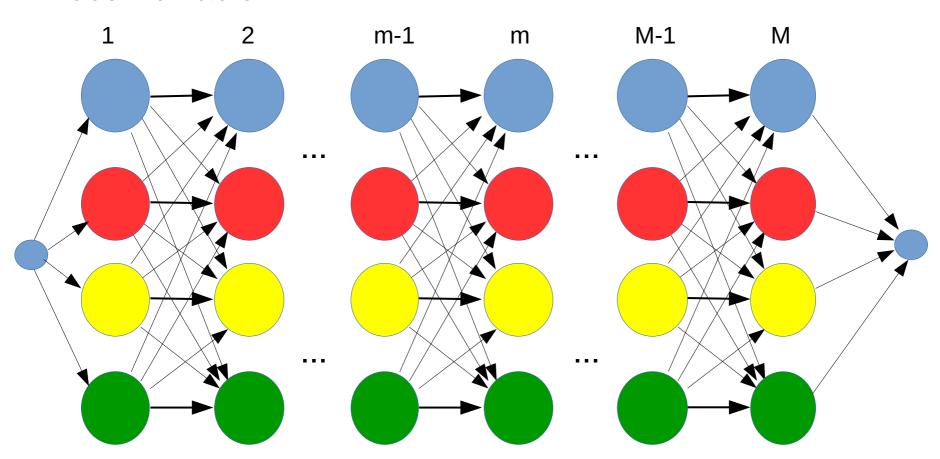
Sitio	1	2	3	4
Alelos	C,T	A,C	G,T	A,G
P1	CC	CC	GT	AG
P2	TT	AA	GG	GG
P3	TT	AA	GG	AG
P4	CC	CC	GT	GG
Haplotipo 1	С	С	t	?
Haplotipo 2	Т	Α	g	?

FastPHASE implementa clusters locales de haplotipos

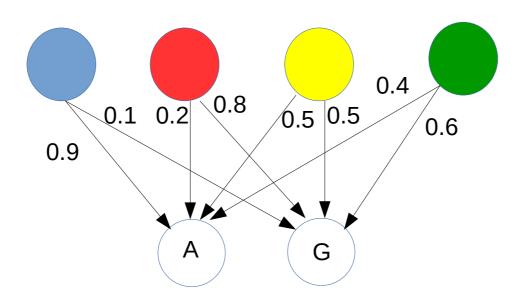


Scheet P and Stephens M. A Fast and Flexible Statistical Model for Large-Scale Population Genotype Data: Applications to Inferring Missing Genotypes and Haplotypic Phase. The American Journal of Human Genetics 78 (4): 629 – 644, 2006.

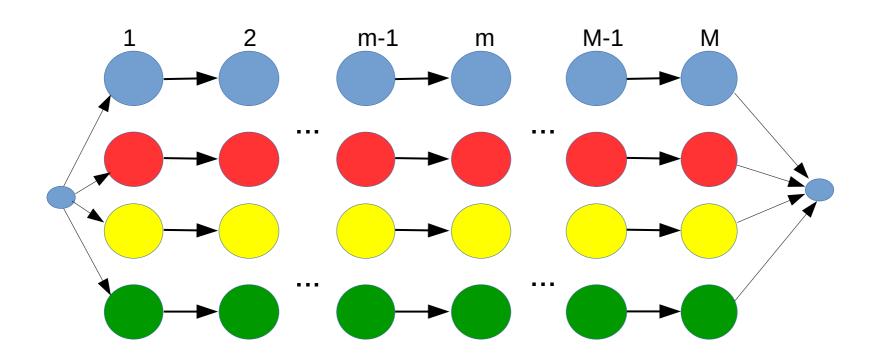
- Cada cluster de haplotipos es un estado del modelo
- Las transiciones están relacionadas con la probabilidad de recombinación



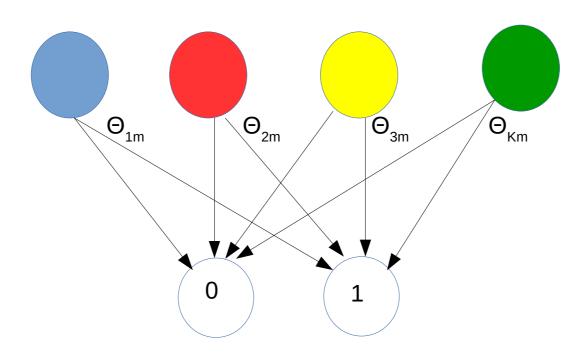
 Cada cluster de haplotipos emite los dos alelos con diferentes probabilidades



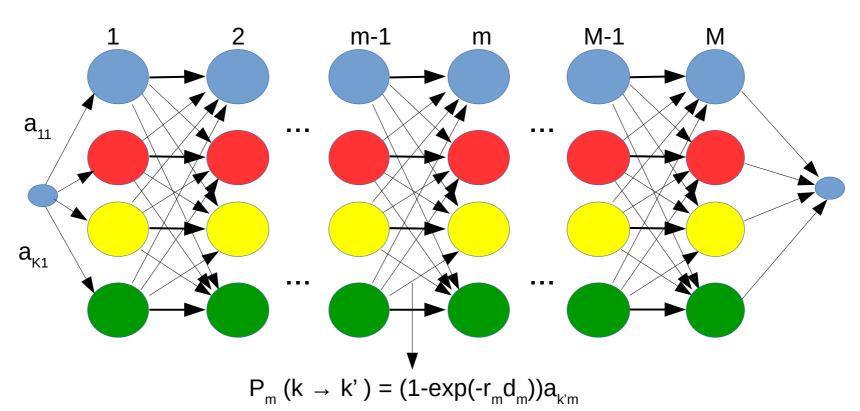
- Notación K clusters, $1 \le i \le n$ haplotipos, $1 \le m \le M$ SNPs bialélicos
- $1 \le z_i \le K := Cluster$ al que pertenece el haplotipo h_i
- $0 \le a_k \le 1$: = Frecuencia relativa del cluster k. p($z_i = k \mid a$) = a_k



- $0 \le \Theta_{km} \le 1$:= Frecuencia del alelo 1 del SNP m en el cluster k
- P ($h_i \mid z_i = k, \Theta$): Producto de emisiones por sitio
- P ($h_i \mid a, \Theta$): Suma sobre los posibles clusters de P ($h_i \mid z_i = k, \Theta$)



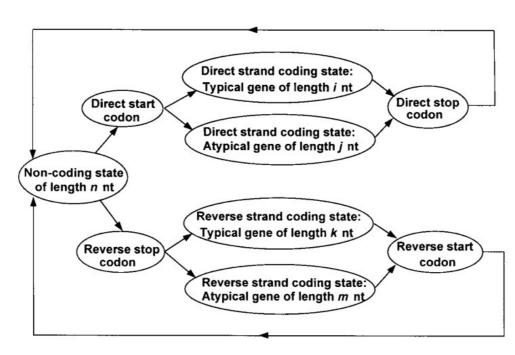
- Para permitir transiciones, z_i se convierte en z_{im}
- $1 \le z_{im} \le K$: Cluster de origen de h_{im} . Estados ocultos del modelo
- \bullet Las transiciones están relacionadas con una "tasa de recombinación local" r_{m} y la distancia física d_{m}



Anotación de genes: GeneMark

- Estado inicial "Non-coding"
- Estados para codones de inicio y parada
- Estados separados para strand forward y reverse
- Dos tipos de genes

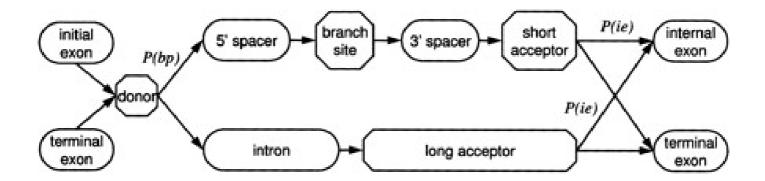
GeneMark.hmm



Lukashin AV and Borodovsky M. (1998). GeneMark.hmm: new solutions for gene finding. Nucleic Acids Research 26(4): 1107-1115.

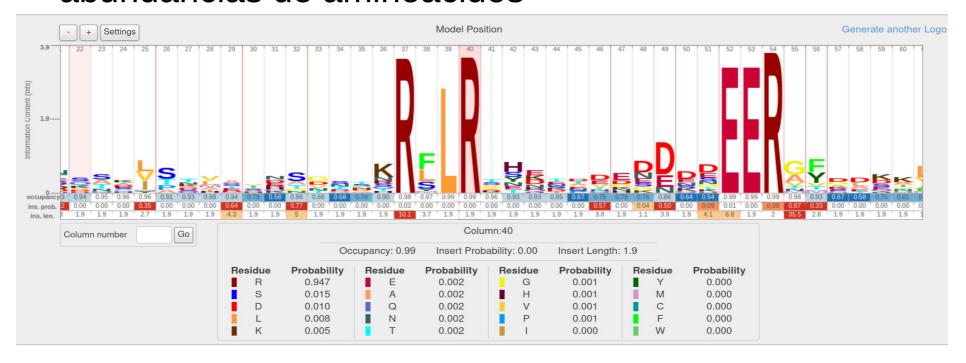
Anotación de genes: GeneMark

Modelo de detección de intrones



Detección de homología

- Dado un conjunto de secuecias relacionadas, detreminar si una secuencia nueva pertenece a la familia
- En ausencia de indels, la pertenencia de una secuencia a una familia se podría determinar con una matriz de abundancias de aminoácidos



Detección de homología

 Se utiliza un modelo de Markov para tener en cuenta posibles inserciones y borrados

