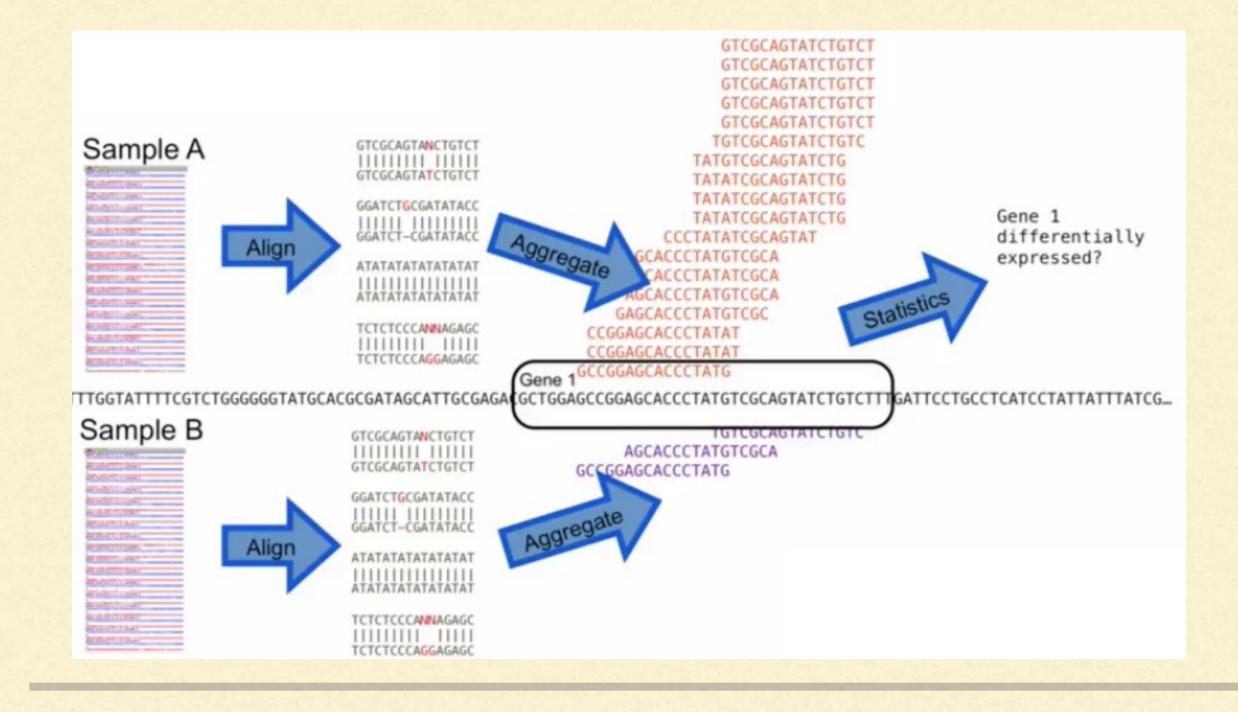
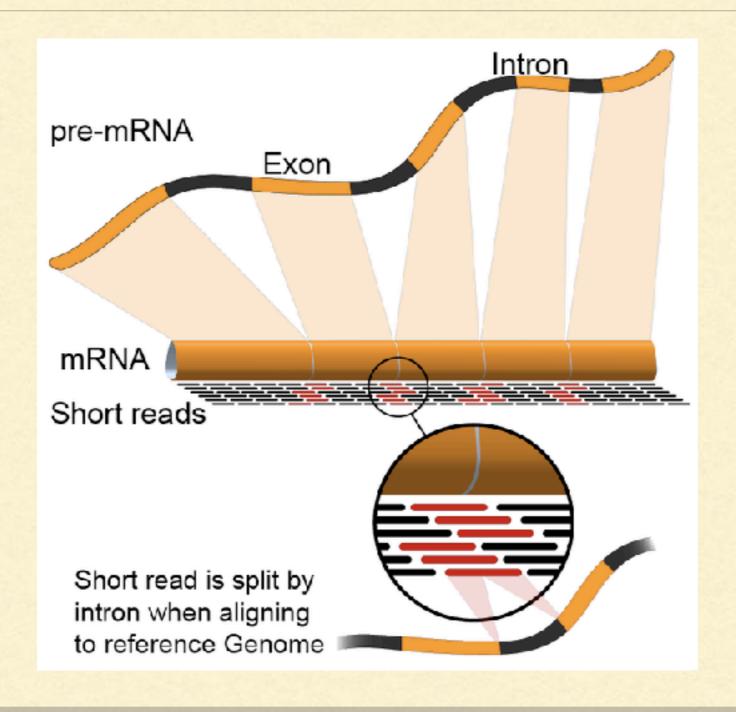
RNA-SEQ

Guillermo G Torres Pasto 2017

CUAL ES LA IDEA

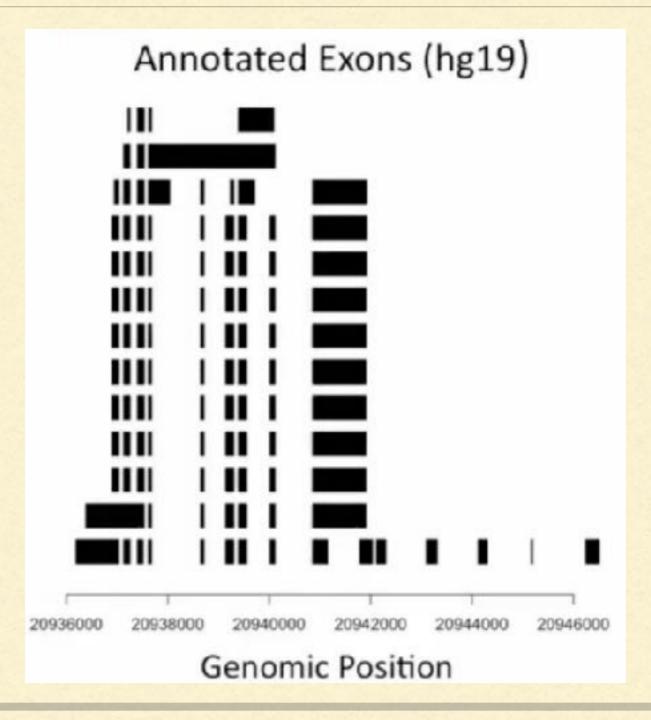


COMPLICACIONES



No hay reads que mapeen intrones

COMPLICACIONES

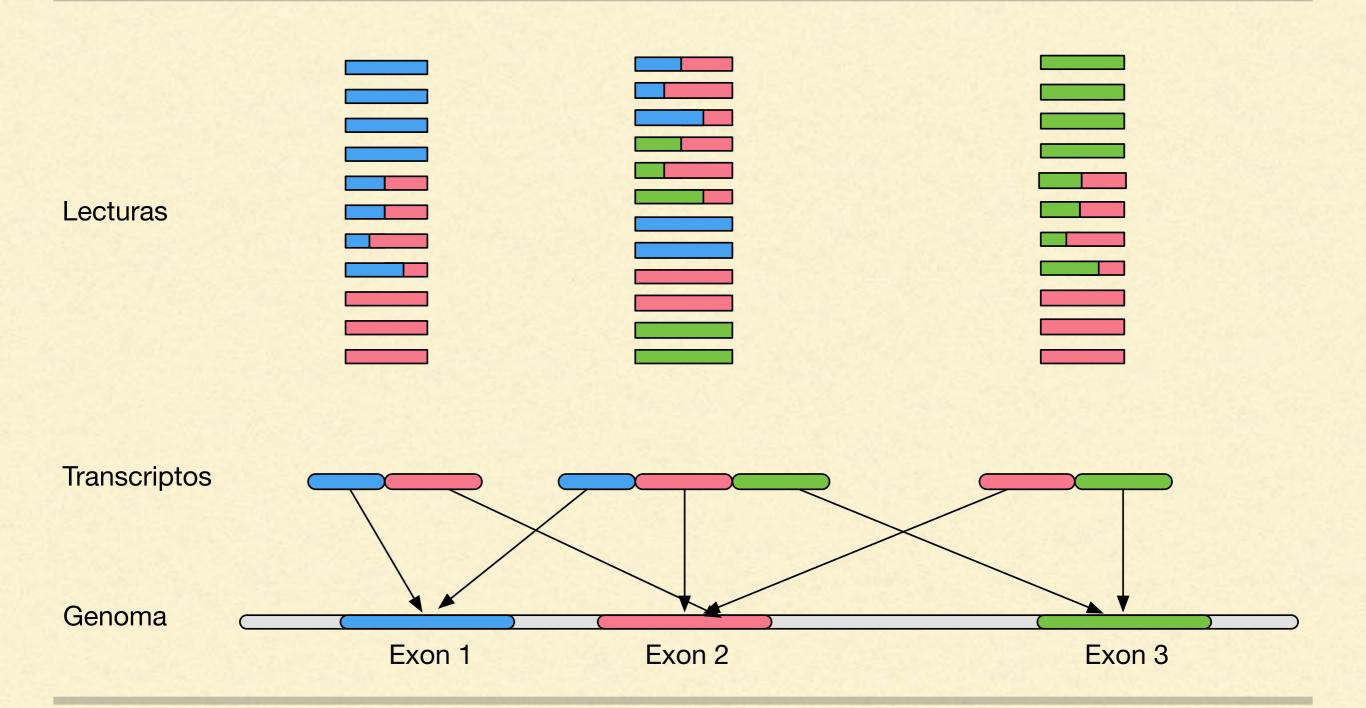


Los genes tienen un comienzo y final pero existen diferentes versiones: variantes de splacing

FLUJO DETRABAJO

- 1. Ensamblaje de los transcriptos (Trinity, Soap, Cufflinks, Scripture)
 - A. De novo
 - B. Referencia o mapeo
- 2. Conteo de genes o exones (edgeR, DESeq, DEXSeq)

GENERACIÓN DE DATOS



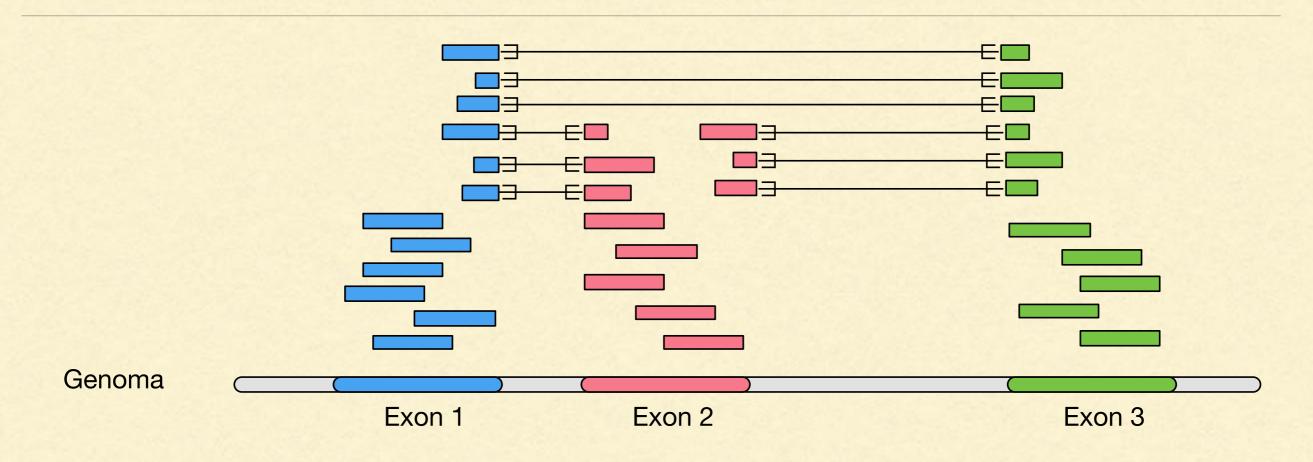
RETOS

Con esta información: lecturas e información genómica (no siempre)

- Reconstruir los transcriptos
 - Con la ayuda del genoma (mapeo o ensamblaje por referencia)
 - Sin la ayuda de un genoma (de novo)
- Cuantificar cuan abundantes o presentes estan estos transcriptos.



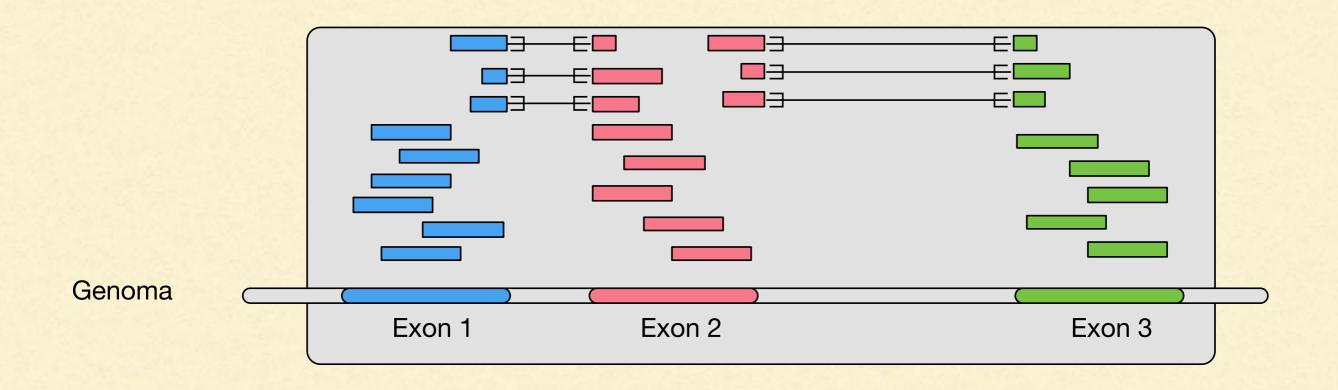
MAPEO - PRIMER ALINEAMIENTO



- TopHat, GSNAP, MApSplice, STAR, PALMapper y otros
 - Para comparación de estos métodos ver: Steijger et al. 2013 Assessment of transcript reconstruction methods for RNA-seq, Nature methods

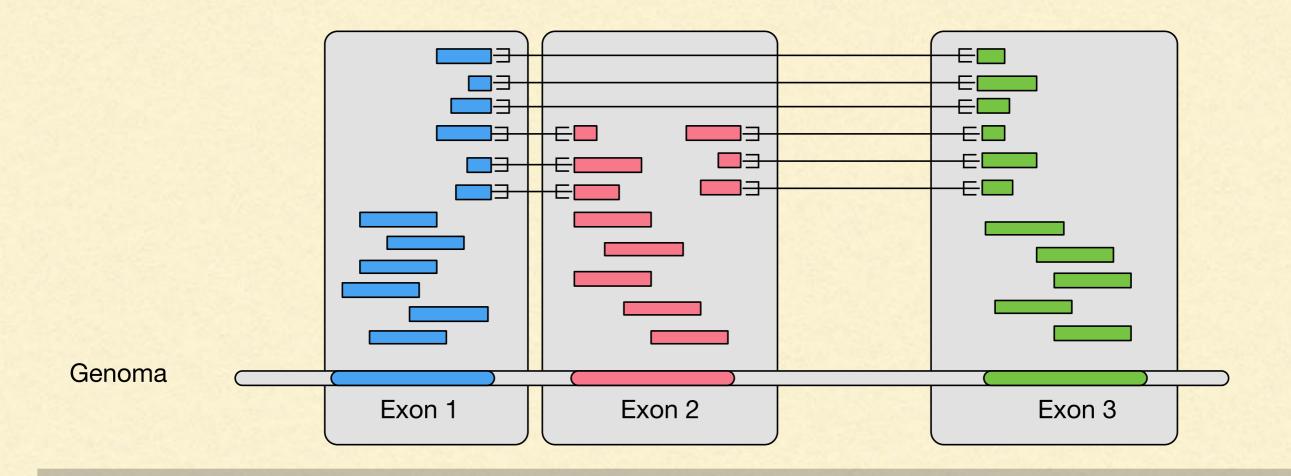
TABLAS DE CONTEOS

Usando los alineamientos para contar genes. Union de todos los expones



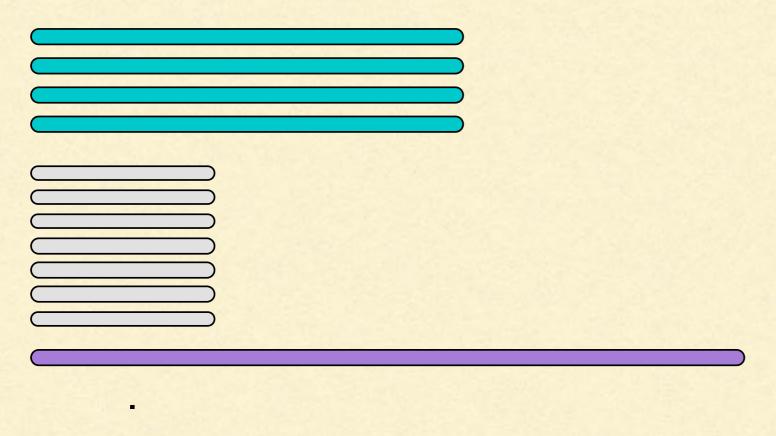
TABLAS DE CONTEOS

Usando los alineamientos o para contar exones.



MODELO DE CUANTIFICACIÓN

Todos los transcriptos en la muestra



$$L1 = 3000, k1 = 4$$

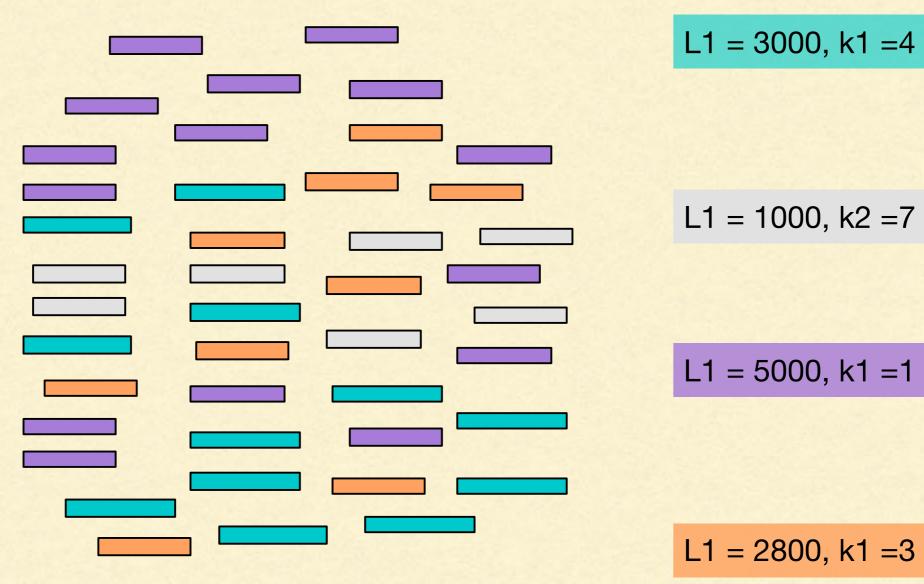
$$L1 = 1000, k2 = 7$$

$$L1 = 5000, k1 = 1$$

$$L1 = 2800, k1 = 3$$

MODELO DE CUANTIFICACIÓN

Todos los transcriptos en la muestra - en términos de las lecturas



MODELO DE CUANTIFICACIÓN

Pf = proporción de la cantidad total de secuencias. (profundidad del transcripto)

Transcript expression (relative to total expression)

Total amount of sequence for transcript f

$$p_f = \theta_f l_f, \ \theta_f = \frac{k_f}{\sum_{i=1}^M k_i l_i}$$

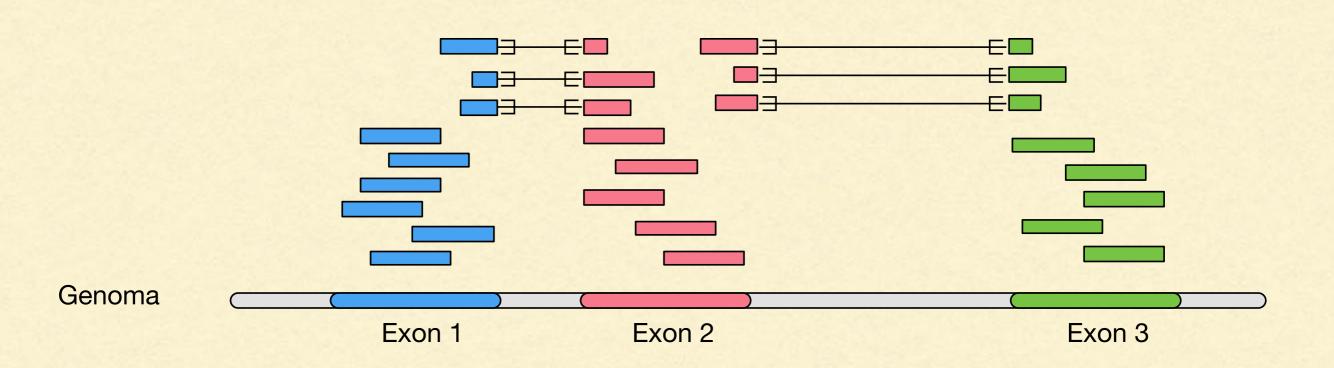
Total amount of sequence

MODELO DE CUANTIFICACIÓN -DISTRIBUCIÓN

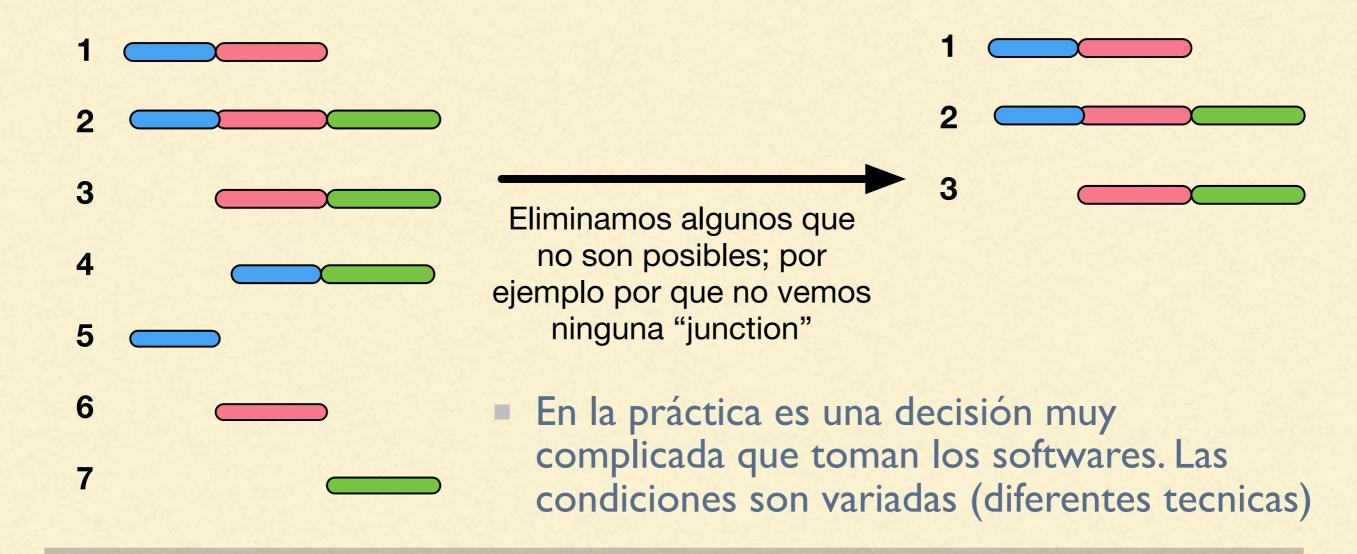
 Yf = Numero de lecturas que provienen de la expresión del transcripto

$Y_f \sim \text{Poisson}(\theta_f l_f)$

- El número observado de lecturas Y para el transcripto f es la suma, sobre todas las lecturas, de as salidas binarias (1 si la lectura proviene del transcripto f, 0 si no).
- Puesto que N (número de lecturas totales) es largo y pf (proporción del transcripto f) es pequeño, el modelo de Poisson se ajusta muy bien. (Marioni et.al 2008, Genome Research; Jiang and Wong 2009, Bioinformatics)

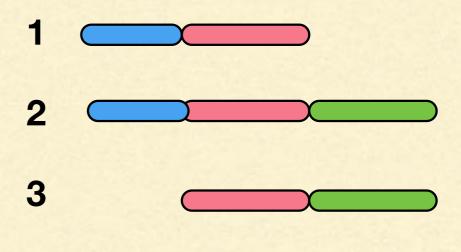


Todos los posibles transcriptos:



Modelo estadístico (Modelos lineales). θi = expresión del exón

$$\begin{pmatrix} Y_1 \\ Y_2 \\ Y_3 \\ Y_{1,2} \\ Y_{2,3} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \text{Exon 1 count} \\ \text{Exon 2 count} \\ \text{Exon 3 count} \\ \text{Junction 1,2 count} \\ \text{Junction 2,3 count} \end{pmatrix}$$



 $Y_1 \sim \text{Poisson}(wl_1\theta_1 + wl_1\theta_2)$

Jiang and Wong 2009, Bioinformatics

 Y's son Poisson independientes y la cuantificación de los transcriptos la hacemos calculando Maximum Likelihood Estimation (MLE) de los θ.

$$\mathbf{E} \begin{pmatrix} Y_1/l_1 \\ Y_2/l_2 \\ Y_3/l_3 \\ Y_{1,2}/l_{1,2} \\ Y_{2,3}/l_{2,3} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \theta_1 \\ \theta_2 \\ \theta_3 \end{pmatrix}^{\frac{1}{3}}$$