### Análisis y Detección de Correlaciones en Relevamientos Transcripcionales de Gran Escala

Andrés Rabinovich Director: Dr. Ariel Chernomoretz

Departamento de Física Facultad de Ciencias Exactas y Naturales Universidad de Buenos Aires

Marzo 2016.



#### Contenido

- Introducción
  - Detección de correlaciones
  - Relevamientos transcripcionales de gran escala
- 2 Análisis de relevamientos transcripcionales
  - Medidas de similaridad y distancia
  - Tipos de agrupamiento
  - Métodos utilizados
  - Caracterización de particiones
  - El problema de la escala
- Congruencia biológica
  - Ontología génica (GO)
  - Densidades de interacción
  - Indice de homogeneidad biológica
- Coherencia entre métricas
  - KTA global
  - Modulación de heterogeneidades transcripcionales
- Conclusiones y perspectivas

#### Detección de correlaciones

Queremos encontrar relaciones entre grandes cantidades de datos.

Lo vamos a hacer usando métodos de agrupamiento o "clustering".

- Son métodos de clasificación no supervisados.
- Consisten en agrupar elementos "similares entre si".
- Permiten el descubrimiento de patrones en los datos.
- Posibilitan obtener conclusiones sobre los datos.

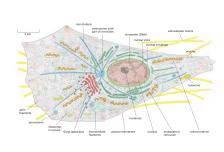
### A modo de ejemplo

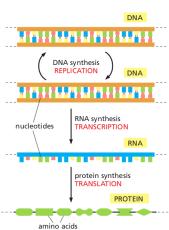
El conjunto: 
$$\{-5, -3, -2, 2, 3\}$$

Agrupado por módulo: 
$$\{-5\}$$
,  $\{-3,3\}$  y  $\{-2,2\}$ 

Agrupado por signo: 
$$\{-5, -3, -2\}$$
 y  $\{2, 3\}$ 

### Transcripción y traducción (dogma central de la biología molecular)

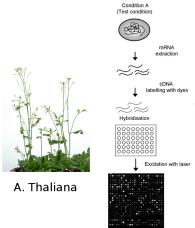




(a) Célula eucariota

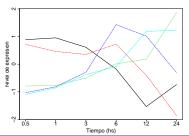
(b) Dogma central de la biología molecular

### Cambios transcripcionales en respuesta a estrés abiótico en A. thaliana



Datos de estrés abiótico:

- 11 tratamientos
- $\approx 22000$  genes
- entre 4 y 8 mediciones temporales por gen y por tratamiento



### Medidas de similaridad y distancia

Necesitamos definir que significa que dos datos sean "similares"

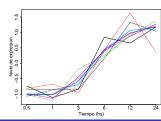
Distancia euclidiana en espacio de alta dimensionalidad:

Distancia basada en el coeficiente de correlación de Pearson:

$$d_{euc}(\vec{x}, \vec{y}) = \left[\sum_{i=1}^{n} (x_i - y_i)^2\right]^{\frac{1}{2}} \quad (1)$$

$$r(\vec{x}, \vec{y}) = \frac{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{s_x s_y}$$
 (2)

$$d_{ccp}(\vec{x}, \vec{y}) = 1 - r(\vec{x}, \vec{y}) \tag{3}$$



Medidas de similaridad y distancia Tipos de agrupamiento Métodos utilizados Caracterización de particiones El problema de la escala

## Tipos de agrupamiento

Medidas de similaridad y distancia Tipos de agrupamiento **Métodos utilizados** Caracterización de particiones El problema de la escala

### Métodos k-means, corte de árbol dinámico

Medidas de similaridad y distanci Tipos de agrupamiento Métodos utilizados **Caracterización de particiones** El problema de la escala

## Caracterización de particiones

Medidas de similaridad y distancia Tipos de agrupamiento Métodos utilizados Caracterización de particiones El problema de la escala

### El problema de la escala

**Ontología génica (GO)** Densidades de interacción ndice de homogeneidad biológic

## Ontología génica (GO)

Ontología génica (GO) Densidades de interacción ndice de homogeneidad biológica

#### Densidades de interacción

## Indice de homogeneidad biológica

### Coherencia entre métrica transcripcional y espacio GO

## KTA global

## KTA local para modulación de heterogeneidades transcripcionales

#### Métrica mixta

#### Método heurístico

# Interpretación biológica

# Conclusiones y perspectivas