

相似系数与距离之间的关系
距离 \Rightarrow 相似系数

$$C_{ij} = \frac{1}{1+d_{ij}}$$

相似系数 \Rightarrow 距离 相似系数矩阵 (C_{ij}) 非负定

$$d_{ij} = \sqrt{2(1-C_{ij})}$$

dist (距离矩阵) \rightarrow hclust (层次聚类)
(WGCNA也是层次聚类, 聚 gene module).

MDS (多维标度法)

核心目的: 在低维空间中寻找一个矩阵 Z ,
使得 Z 构成的欧氏距离矩阵尽可能和原来矩阵保持一致。这种多维标度法也称作主坐标分析。

① 样本矩阵 $X = \begin{bmatrix} x_{11} & \dots & x_{1m} \\ \vdots & & \vdots \\ x_{n1} & \dots & x_{nm} \end{bmatrix} = [\vec{x}_1, \vec{x}_2, \dots, \vec{x}_m]$ n 个 sample, m 个 gene.

② $D = \begin{bmatrix} d(x_1, x_1) & \dots & d(x_1, x_m) \\ \vdots & & \vdots \\ d(x_m, x_1) & \dots & d(x_m, x_m) \end{bmatrix}$ 距离矩阵.

③ $\vec{y}_i \rightarrow$ 新的距离矩阵 B ?

④ 找 $y_i = \begin{bmatrix} y_{i1} \\ y_{i2} \\ \vdots \\ y_{ip} \end{bmatrix}$, 令 $B = Y^T Y = \begin{bmatrix} y_{11} & y_{12} & \dots & y_{1p} \\ y_{21} & y_{22} & \dots & y_{2p} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ y_{m1} & y_{m2} & \dots & y_{mp} \end{bmatrix}$
中心化 (B是为了方便计算)

⑤ $dist_{ij} = d(x_i, x_j) = \|\vec{y}_i - \vec{y}_j\|$ (欧氏距离)

$$dist_{ij}^2 = \|\vec{y}_i\|^2 + \|\vec{y}_j\|^2 - 2\vec{y}_i \cdot \vec{y}_j$$

$$dist_{ij}^2 = b_{ii} + b_{jj} - 2b_{ij}$$

$$b_{ij} = \frac{1}{2}(b_{ii} + b_{jj} - dist_{ij}^2)$$

⑥ $\sum_{i=1}^m b_{ij} = \sum_{i=1}^m \vec{y}_i \cdot \vec{y}_j = \sum_{i=1}^m (y_{i1}y_j + y_{i2}y_j + \dots + y_{ip}y_j)$

$$= y_{11}y_j + y_{21}y_j + \dots + y_{p1}y_j +$$

$$y_{12}y_j + y_{22}y_j + \dots + y_{p2}y_j +$$

$$y_{1m}y_j + y_{2m}y_j + \dots + y_{pm}y_j$$

$$= y_{1j} \sum_{i=1}^m y_{i1} + y_{2j} \sum_{i=1}^m y_{i2} + \dots + y_{pj} \sum_{i=1}^m y_{ip}$$

$$= 0$$

⑦ $\sum_{i=1}^m dist_{ij}^2 = \sum_{i=1}^m (b_{ii} + b_{jj} - 2b_{ij}) = \sum_{i=1}^m b_{ii} + \sum_{i=1}^m b_{jj} - 2 \sum_{i=1}^m b_{ij}$

$$= tr(B) + mb_{jj} + 0$$