

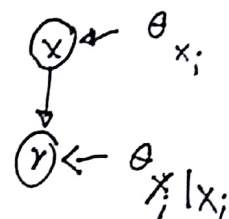
## LISTA 3

## Exercício 11.3

A resposta é que o procedimento dado não é equivalente à máxima verossimilhança. Suponha um exemplo simples com  $N=3$ , dado por  $\{(? , \gamma_0), (x_0, \gamma_1), (? , \gamma_0)\}$ , onde  $x \in \{x_0, x_1\}$ ,  $\gamma \in \{\gamma_0, \gamma_1\}$  são os valores de  $X$  e  $Y$ . Poderíamos estimar a verossimilhança como:

$$L(\theta) = P(\gamma_0) \cdot P(x_0, \gamma_1) \cdot P(\gamma_0)$$

$$= \left( \sum_{x \in \{x_0, x_1\}} P(x, \gamma_0) \right)^2 \cdot P(x_0, \gamma_1) = (\theta_{x_0} \cdot \theta_{\gamma_0 | x_0} + \theta_{x_1} \cdot \theta_{\gamma_0 | x_1})^2 \cdot \theta_{x_0} \cdot \theta_{\gamma_1 | x_0}$$



Podemos ver então que a razão é que quando observamos  $\gamma$ , mesmo com  $x$  perdido, isto dá alguma ideia do estado de  $X$ . Veja que no algoritmo EM, a etapa E calcula a verossimilhança-logged esperada para os dados completos e a etapa M maximiza a verossimilhança  $Q(\theta | \theta^*)$  em  $\theta$  fixado  $\theta^*$ .

## Exercício 11.9

Inicialmente observei que as duas matrizes, ao somar suas colunas, têm o mesmo valor  $\begin{pmatrix} 0.6 \\ 0.4 \end{pmatrix}$ .

Já que  $x_2$  está perdido, se calcularmos a verossimilhança chegamos em  $P(x_1 = i) = \sum_{x_2} P(x_1 = i, x_2) = \sum_{j=1}^2 \theta_{i,j}$ .

Daí percebe-se que, se a soma das colunas das matrizes forem iguais, a verossimilhança é a mesma devido ao somatório dar o mesmo resultado.