

# WMMSB Dérivation

- La dérivation des updates du CVB nous donne l'update de  $z_{i \rightarrow r}$  :

$$q(z_{i \rightarrow r} = h, z_{i \leftarrow r} = h') = \gamma_{r,h,h'} \propto \exp \left( E_{q(z^{-ir})} [\log P(Y, z^{-ir}, z_{i \rightarrow r} = h, h')] \right) \propto \exp \left( E_{q(z^{-ir})} [\log CGS] \right)$$

- Cette relation montre le lien entre l'update CVB et CGS.

- Nous définissons ici l'update CGS pour WMMSB :

$$P(z_{i \rightarrow r} = h, z_{i \leftarrow r} = h' | Y, z^{-ir}) \propto P(Y_{i:r} | Y^{-i:r}, z^{-i:r}, z_{i:r} = h, z_{i:l} = h') \cdot P(z_{i:r} = h, z_{i:l} = h' | z^{-i:r})$$

- L'update concernant les  $z$  est le même que pour MMSB,

- Calculons donc l'autre :

$$P(Y_{i:r} | Y^{-i:r}, z^{-i:r}, z_{i:r} = h, z_{i:l} = h') = \frac{P(Y_{i:r}, Y^{-i:r}, z^{-i:r}, z_{i:r} = h, z_{i:l} = h')}{P(Y^{-i:r}, z^{-i:r}, z_{i:r} = h, z_{i:l} = h')}$$

- Considérons le numérateur, en commençant par rappeler le modèle concerné :

likelihood :  $P(Y_{i:r} | \phi_{h,h'}) = \text{Poisson}(Y_{i:r} | \phi_{h,h'}) = \frac{\phi_{h,h'}^{Y_{i:r}} e^{-\phi_{h,h'}}}{Y_{i:r}!}$

conjugate prior :  $P(\phi_{h,h'}) = \text{Gamma}(\phi_{h,h'}; \eta, \theta) = \frac{\theta^\eta}{\Gamma(\eta)} \phi_{h,h'}^{\eta-1} e^{-\theta \phi_{h,h'}}$



Reprenons le <sup>numérateur</sup> ~~dénominateur~~ :  $P(y_{i2}, y^{-i2}, z^{-i2}, z_{i2=h}, \dots) =$   
 (je note  $\phi$  au lieu et place de  $\phi_{i2}$  pour simplifier)

$$\int P(y_{i2} | \phi) P(y^{-i2} | z^{-i2}, \phi) P(\phi) d\phi$$

$$= \int P(y_{i2} | \phi) \prod_{\substack{i' \neq i2: z_{i'2}=h, z_{i'2}=h}} P(y_{i'2} | \phi) \cdot P(y_{i2=h, z_{i2}=h} | z_{i2=h, z_{i2}=h}) P(\phi) d\phi$$

L'idée ici est de séparer les liens sont tiré au sein de la classe  $(h, h')$  et tout les autres. Il se trouve que la partie qui ne dépend du couple  $(h, h')$  peut être supprimée:

$$\propto \int \frac{\phi^{m_{i2}^Y} e^{-m_{i2}^{\phi} \phi}}{\prod_{i2} (y_{i2}!)} \cdot P(\phi) d\phi \propto \frac{1}{\prod_{i2} (y_{i2}!)} \int \phi^{m_{i2}^Y + m - 1} e^{-(m_{i2}^{\phi} + \theta)\phi} d\phi$$

$$\propto \frac{\Gamma(m_{i2}^Y + m)}{(m_{i2}^{\phi} + \theta)^{m_{i2}^Y + m}} \cdot \frac{1}{\prod_{i2} (y_{i2}!)}$$

En remarquant que le dénominateur est la même équation mais avec  $y_{i2}$  qui est absent, on trouve en faisant le rapport:

$$\left[ \text{je rappelle les identités suivantes: } \begin{cases} \Gamma(y_{i2} + 1) = y_{i2}! \\ \binom{a}{b} = \frac{\Gamma(a+1)}{\Gamma(b+1) \Gamma(a-b+1)} \end{cases} \right]$$

2)

3/26

LA METRO.

le rapport de l'update initial  $\alpha$  S, nous donne finalement:

$$\propto \binom{m_{k,i}^{y,i} + \frac{1}{2}\eta - 1}{y_{i,i}} \frac{1}{(N_{k,i}^{y,i} + \theta + 1)^{y_{i,i}}} \left( 1 - \frac{1}{N_{k,i}^{y,i} + \theta + 1} \right)^{m_{k,i}^{y,i} + \eta}$$

$$= \text{Negative Binomial}(y_{i,i}; r, p)$$

avec

$$r = m_{k,i}^{y,i} + \eta$$

$$p = \frac{1}{N_{k,i}^{y,i} + \theta + 1}$$



Pour compléter le CVB on effectue une Taylor Expansion:

$$\exp E_q[\log X] \simeq E_q[X]$$

Dans un Summative Vars les espérances sur  $q$  sont approximées par le théorème central limite, à savoir:

$$E_q[X] \simeq \sum_i E_q[X_i] \dots$$