

نیو جرسی Princeton, D.M. Blei ۱۴۰۳ گرینویچ

$P(\theta)$ which $\theta = (\mu, \sigma, \dots)$

$$\hat{x} = \hat{D}$$

$$P(\theta|x) = \frac{P(x|\theta) P(\theta)}{P(x)}$$

مکارے اسے Maximum likelihood , likelihood

اس likelihood کے $P(x|\theta)$ کے لئے

$$P(x) = \int_{\Theta} P(x, \theta) d\theta = \int_{\Theta} P(x|\theta) P(\theta) d\theta$$

نیو جرسی

$$Z^m \equiv \hat{\theta}$$

جیسے

$$P(Z^m | x^n) = \frac{P(Z^m, x^n)}{P(x^n)}$$

$$q(Z^m)$$

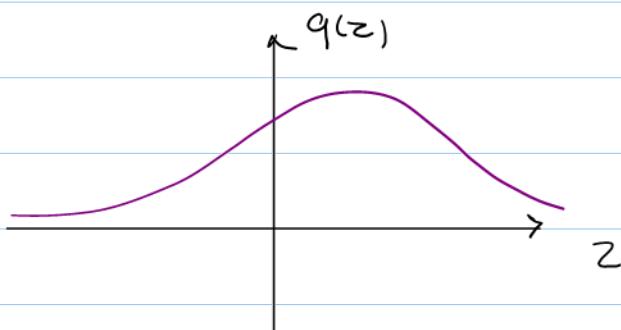
$$q^*(z^m) = \arg \max [ELBO]$$

which

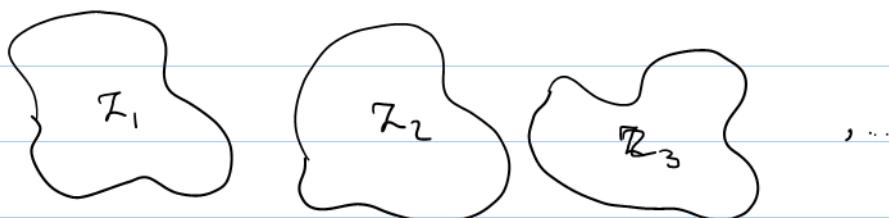
$$ELBO = E_{q(z^m)} \left[\log \left\{ \frac{P(z^m, x^n)}{q(z^m)} \right\} \right]$$

دایرکشنل پارسون مطابق است

$$z^m \approx t, q = Q \Rightarrow Q(t)$$



دایرکشنل پارسون مطابق است
دایرکشنل پارسون مطابق است

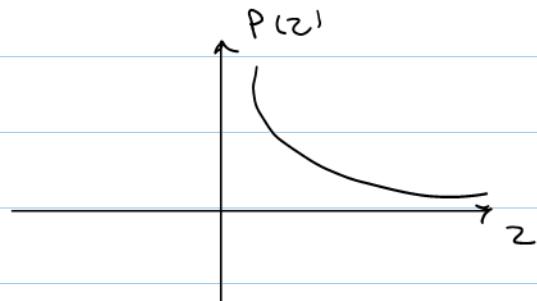


$$z \propto \exp(z; \lambda = 1)$$

$$\Rightarrow P(z) = \exp(z; \lambda = 1) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda z} & z \geq 0 \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

$$x \sim \mathcal{N}(x; \mu=2, \sigma=1)$$

From a sample, the mean ≈ 5.2



$$= e^{-z} I(\underbrace{z > 0}_{1})$$

: From Bayesian stats

$$P(z^m | x^n), P(z^m, x^n) \rightarrow P(x^n | z^m) P(z^m)$$

: follow condition of all

$$P(x|z) = \mathcal{N}(x; \mu=2, \sigma=1)$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp \left(-\frac{1}{2} (x-z)^2 \right)$$

$$P(x, z) = P(z) P(x|z)$$

$$= e^{-z} I(z > 0) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} (x-z)^2}$$

$P(x)$ ↪

$$P(z|x) = \frac{P(x,z)}{P(x)} \quad \xrightarrow{\text{Normalization}} \quad \text{Normalization}$$

$$P(x) = \int_0^{\infty} e^{-z} I(z>0) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(x-z)^2} dz$$

intractable

不易計算

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{-z} I(z>0) dz = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-z} e^{-\frac{1}{2}(x-z)^2} dz$$

$$P(z|x) = e^{-z} I(z>0) e^{-\frac{1}{2}(x-z)^2}$$

fix ↪

$$= \exp \left[-z - \frac{1}{2} x^2 + xz - \frac{1}{2} z^2 \right] I(z>0)$$

fix ↪

$$\sim \exp \left[-\frac{1}{2} z^2 + (x-1) z \right] I(z>0)$$

! Gaussian

Varianee \bar{x} の σ^2 は \sim は Varianee $\frac{1}{2}(x-1)^2$ の σ^2

\sim $\frac{1}{2} z^2$

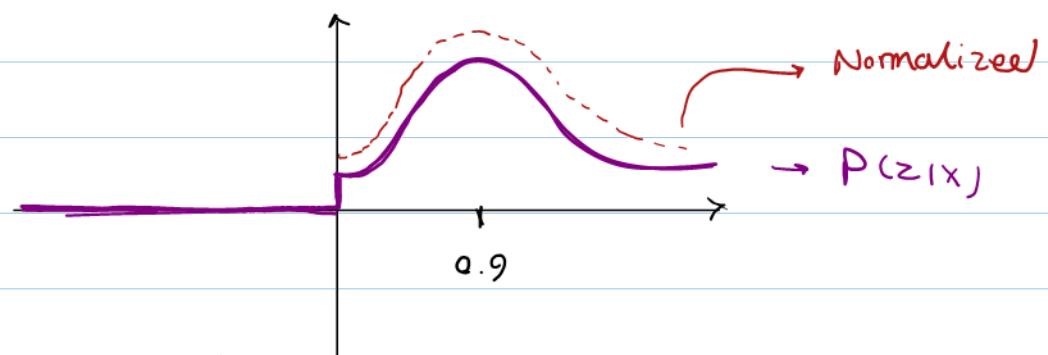
$$\sim \exp \left[-\frac{1}{2}(z-(x-1))^2 + \frac{1}{2}(x-1)^2 \right] I(z>0)$$

$$\sim \exp\left[-\frac{1}{2}(z - (x-1))^2\right] I(z > 0)$$

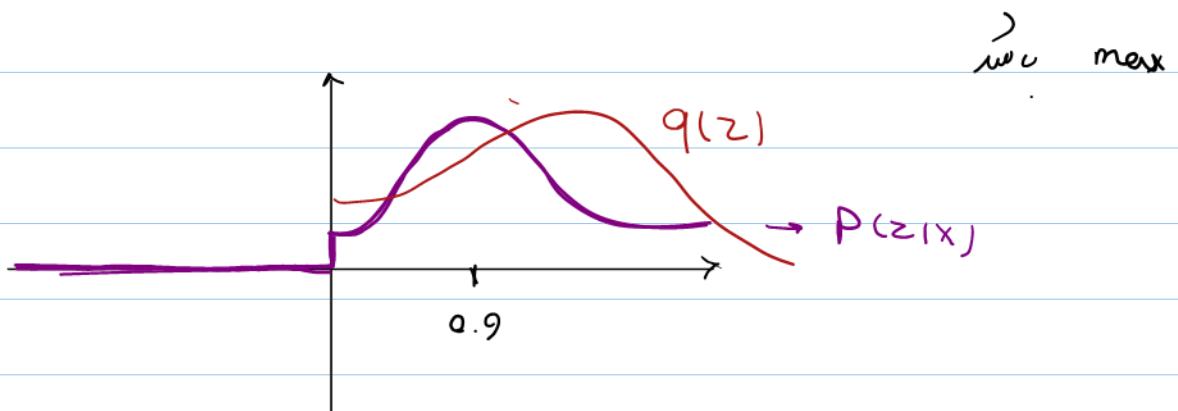
$\rightarrow z = 1 - \text{زیرا می توانیم}$

$$x_+ = 1.9$$

گویی کنیم Plot



ELBO یعنی $\min_{q(z)} \mathbb{E}_{p(x|z)} \left[\log \frac{q(z)}{P(z|x)} \right]$



$$q^*(z) = \underset{q(z)}{\operatorname{arg\ max}} [ELBO]$$

$$ELBO = E_{q(z^m)} \left[\log \frac{P(z^m, x=D)}{q(z^m)} \right]$$

$m=1$
 $w_1 \leftarrow 0$

حال } باراستید از تئییع سرعه رسید و حی حواهم تعریف هال کانه } مسست سیز

عمر سارتر : مفهوم (ج) حسب < مساعاته لديل - لامرير)

$$q_{\theta}(z) = \exp \left\{ z, \lambda = \theta \right\}$$

کل قلن رہنماء پارس تھنہ صورت

$$= \begin{cases} \theta e^{-\theta z} & z \geq 0 \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

$$= \theta e^{-\theta z} I(z > 0)$$

$$\Theta^* = ? = \arg \max_{q(z)} E \left[\log \frac{P(z, x=D)}{q_z(x)} \right]$$

$$ELBO = E_{q(z)} \left[\log p(z, x=D) - \log (q_\theta(z)) \right]$$

$$= E_{q_\theta(z)} \left[-\bar{z} + \cancel{\log(\mathbb{I}(z > 0))} - \frac{1}{2} \log(2\pi) - \frac{1}{2} (x_0 - z)^2 - (\log \theta - \theta z + \dots) \right]$$

$$= E \left[-z - \frac{1}{2} x_0^2 + x_0 z - \frac{1}{2} z^2 - \log \theta + \theta z \right]$$

$$E_{\frac{q(z)}{\theta}} [\dots] = \dots, E_{\frac{q(z)}{\theta}} [\dots z] = \frac{1}{\theta} \dots$$

$$E_{\frac{q(z)}{\theta}} [\dots, z^2] = \frac{2}{\theta^2} \dots$$

$$ELBO = -\log \theta + \frac{x_0 - 1}{\theta} - \frac{1}{\theta^2}$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \Rightarrow \theta^* \rightarrow -\frac{1}{\theta} + \frac{1}{\theta^2} - \frac{x_0}{\theta^2} + \frac{2}{\theta^3} = 0$$

$$\theta^2 + (x_0 - 1) \theta - 2 = 0$$

$$\theta_{1,2} = \frac{-(x_0 - 1)}{2} \pm \sqrt{\frac{(x_0 - 1)^2}{4} + 2}$$

ملاحظة: $\theta > 0$

$$\Rightarrow \theta^* = -\frac{x_0 - 1}{2} + \sqrt{\frac{(x_0 - 1)^2}{4} + 2}$$

لک اپنے جانے والے مدرسے کا نام سید علی اسے

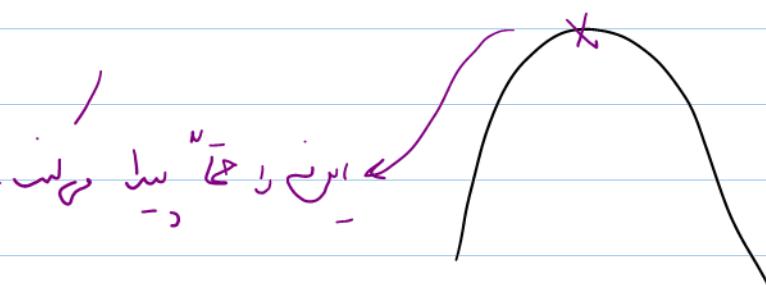
۲ اسر سلیمانی دارم

فیض مسعود زید نہیں کے لئے Cawi ، ELBO

الآن نحن $\min \leftarrow$ أقصى درجة Convex توافق على Conv.

Coordinate Ascent Maximization

و ساری می خواهد که از جواب های نتیجه دریل بسیار کمتر باشد



وَلِمَنْجَلَةٍ وَلِمَنْجَلَةٍ وَلِمَنْجَلَةٍ

اے اسے $\cos^2 \theta$ کی $\frac{1}{2}$ میں دوں

Coordinate Ascent Mean-field variational Inference

Cavi

دراست در اینجا هم راهنمایی می‌کنیم که آنچه که در اینجا می‌خواهیم بدانیم این است که $\hat{q}(z^m)$ را به چه شکلی باید پیدا کنیم تا $E_{\hat{q}(z^m)} \log q(z^m | x^n)$ را بهینه کنیم.

این جزوی mean \sim var \leftarrow می‌باشد.

Mean-Field:

$$q(z^m) = \prod_{i=1}^m q(z_i)$$

پس Moment را که این قسمتی از متغیرها می‌باشد μ , var از Gaussian می‌باشد.

$\tilde{\mu}$ برای Mean پس Moment را که این قسمتی از متغیرها می‌باشد.

$$\text{ELBO} = E_{q(z^m)} \left[\log \frac{P(z^m, x^n)}{q(z^m)} \right]$$

$$= \int q(z^m) \log \left[\frac{P(z^m, x^n)}{q(z^m)} \right] dz^m$$

$$q^*(z^m) = \underset{q(z^m)}{\text{argmax}} \left[\text{ELBO} \right]$$

$$\begin{aligned} \text{ELBO} &= \log(P(x^n)) + E_{q(z^m)} \left[\log(P(z^m | x^n)) \right] \\ &\quad - E_{q(z^m)} \left[\log q(z^m) \right] \end{aligned}$$

$$= \text{Const} + E_{q(z^m)} \left[\log p(z^m | x^n) \right]$$

$$- \sum_{i=1}^m E_{q(z^i)} \left[\log q(z_i) \right]$$

$$P(z_i, z^{-i} | x^n) = P(z_i | z^{-i}, x^n) P(z^{-i} | x^n)$$

$$\begin{aligned} & E_{q(z^{-i})} \log p(z_i, z^{-i} | x^n) \\ &= E_{q(z^{-i})} \left[\log p(z_i | z^{-i}, x^n) \right] \\ &+ E_{q(z^{-i})} \left[\log p(z^{-i} | x^n) \right] \end{aligned}$$

$$q^*(z_i) = \arg \max_{q(z^i)} \mathbb{E}_{\text{ELBO}}$$

$$= \arg \max_{q(z_i)} E_{q(z_i)} E_{q(z^{-i})} \left[\log p(z_i | z^{-i}, x^n) - E_{q(z_i)} [\log q(z_i)] \right]$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial \mathbb{E}_{\text{ELBO}}}{\partial q(z_i)} &= E_{q(z^{-i})} \left[\log p(z_i | z^{-i}, x^n) \right] \\ &- \ln(q^*(z_i)) + 1 = 0 \\ q^*(z_i) &= C e^{E_{q(z^{-i})} [\log p(z_i | z^{-i}, x^n)]} \end{aligned}$$