

Sannolikhet och statistik A4

Johan Jonasson

Maj 2019

Exempel: En slant singlar tre ggr. Det blev krona alla tre gångerna. Vad ska vi tro om sannol att få klave θ ? ML-skattningen blir 0. Verkar orimligt. Bayesianiskt: antag att prior är likf, dvs $f_\theta(t) = 1$, $0 < t < 1$.

$$f_{\theta|X}(t|0) = C f_{X|\theta}(0|t) f_\theta(t) = C(1-t)^3.$$

(Man ser snabbt att $C = 4$.) Man kan t.ex. skatta θ med väntevärdet i posterior, dvs

$$\mathbb{E}[\theta|X = 0] = 4 \int_0^1 t(1-t)^3 dt = \frac{1}{5}.$$

Man kan man känna igen $f_{\theta|X}(t|0)$ som en β -fördelning.

Definition: En sv Y sägs vara β -fördelad med parametrar $a > 0$ och $b > 0$ om

$$f_Y(y) = Cy^{a-1}(1-y)^{b-1}, \quad 0 < y < 1.$$

Kortform: $Y \sim \beta(a, b)$.

Obs. att $\beta(1, 1)$ är *likf*(0, 1).

Ex. ovan är specialfall av följande obs:

Låt $\theta \sim \beta(a, b)$ och sedan X_1, X_2, \dots, X_n oberoende och

$$\mathbb{P}(X_k = x) = \begin{cases} \theta, & x = 1 \\ 1 - \theta, & x = 2 \end{cases}$$

Låt n_1 vara antal k sådana att $X_k = 1$ och $n_2 = n - n_1$. Då gäller att

$$\begin{aligned} f_{\theta|X_1, \dots, X_n}(t|x_1, \dots, x_n) &= Ct^{n_1}(1-t)^{n_2}t^{a-1}(1-t)^{b-1} \\ &= Ct^{a+n_1-1}(1-t)^{b+n_2-1} \end{aligned}$$

$\theta|X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n$ är $\theta \sim \beta(a + n_1, b + n_2)$. Trevligt lätträknat!

Om istället $X \sim \text{Bin}(n, \theta)$, dyker det bara upp en faktor $\binom{n}{n_1}$ i räkningarna ovan. Den beror inte på t , så vi får att $\theta|X = n_1 \sim \beta(a + n_1, b + n_2)$ även nu.

Generalisering: Vektorn $Y = (Y_1, Y_2, \dots, Y_{K-1})$ sägs vara Dirichletfördelad med parametrar $b_1 > 0, b_2 > 0, \dots, b_K > 0$ om det för alla $y = (y_1, \dots, y_{K-1})$ sådana att $y_i \geq 0$ för alla i och $y_K = 1 - \sum_{i=1}^{K-1} y_i \geq 0$ gäller att

$$f(y) = C y_1^{b_1-1} y_2^{b_2-1} \dots y_K^{b_K-1}.$$

Betafördelningen är specialfallet $n = 2$. Vi skriver $Y \sim \text{Dir}(b_1, \dots, b_K)$.

Antag att $\theta = (\theta_1, \dots, \theta_{K-1}) \sim \text{Dir}(b_1, \dots, b_K)$ och sedan $X = (X_1, \dots, X_n)$ oberoende och sådana att $\mathbb{P}(X_k = j) = \theta_j$, $j = 1, \dots, K$.

$$\begin{aligned}
 f_{\theta|X}(t_1, \dots, t_{K-1}|x) &= C t_1^{n_1} \dots t_K^{n_K} \cdot t_1^{b_1-1} \dots t_K^{b_K-1} \\
 &= t_1^{b_1+n_1-1} \dots t_K^{b_K+n_K-1}.
 \end{aligned}$$

Dvs $\theta|X = x \sim \text{Dir}(b_1 + n_1, \dots, b_K + n_K)$.

Detta är ett exempel på *konjugerande prior*: om data X har en viss fördelning, $f_{X|\theta}$, och det då visar sig att posterior $f_{\theta|X}$ är av samma typ som prior f_{θ} , säger man att f_{θ} är en konjugerande prior till $f_{X|\theta}$.

Vi har alltså sett att betafördelningen är en konjugerande prior till binomialfördelningen och mer generellt att Dirichletfördelningen är konjugerande prior till multinomialfördelningen.

Exempel: Låt $\theta \sim N(0, 1)$ och sedan $X \sim N(\theta, 1)$.

$$f_{\theta|X}(t|x) = Ce^{-\frac{1}{2}(x-t)^2} \cdot e^{-\frac{1}{2}t^2} = Ce^{-(t-x/2)^2}.$$

Dvs $\theta|X = x \sim N(x/2, 1/2)$. Vi ser att normalfördelningen är en konjugerande prior till normalfördelningen med given varians. \square

Problem med nämnaren. Latent Dirichlet allocation: Låt $\theta_i \sim \text{Dir}(a_1, \dots, a_K)$, $i = 1, \dots, D$. Låt $\psi_i \sim \text{Dir}(b_1, \dots, b_n)$, $i = 1, \dots, K$. Allt oberoende. För alla i, j , $i = 1, \dots, D$, $j = 1, \dots, L$, låt $Z_{ij} \sim \theta_i$ och sedan $W_{ij} \sim \psi_{Z_{ij}}$.

Vad är $f_{Z, \psi, \theta|W}(\psi, \theta, z|w)$? Täljaren i Bayes formel hyfsat enkel, men nämnaren är

$$f_W(w) = \sum_z \int \dots \int f_{W|\psi, \theta, Z}(w|\psi, \theta, z) f(\psi, \theta, z) d\psi d\theta.$$

Detta är K^{DL} termer som alla är integraler i sin tur!

Gibbs sampling: Både $f_{Z|\psi,\theta,W}$, $f_{\psi|\theta,Z,W}$ och $f_{\theta|\psi,Z,W}$ är lätta (de två sistnämnda är Dirichlet och givet allt annat är alla Z_{ij} oberoende med lätt beräknade fördelningar).

Gör så här:

- 1 Starta med vilka värden som helst på ψ, θ, Z ,
- 2 uppdatera Z enligt $f_{Z|\psi,\theta,W}$,
- 3 uppdatera ψ enligt $f_{\psi|\theta,Z,W}$,
- 4 uppdatera θ enligt $f_{\theta|\psi,Z,W}$,
- 5 upprepa 2-4.

Detta konvergerar mot den rätta fördelningen. Gör många uppdateringar. (Hur många? Intressant forskningsområde.)