

1. (a) (A) - (i): De visar båda symmetriska fördelningar centrerade kring  $-1$ .  
(B) - (iii): De visar båda fördelningar med  $P(X < 0) = 0$ .  
(C) - (ii): De visar båda diskreta fördelningar.
- (b) Eftersom funktionen antar värdet 0.7 i noll så är  $P(X > 0) = 1 - 0.7 = 0.3$ .
2. (a) Låt  $X_i$  vara vikten på potatis  $i$  och låt  $Y = \sum_{i=1}^{10} X_i$  vara den totala vikten. Vi har  $Y \sim N(10 \cdot 90, 10 \cdot 20^2)$  och får

$$P(Y \geq 1000) = 1 - P(Y < 1000) = 1 - \Phi\left(\frac{1000 - 900}{\sqrt{10 \cdot 20^2}}\right) = 1 - \Phi(1.58) = 0.057.$$

- (b) Låt  $Y_k = \sum_{i=1}^k X_i$ . Vi söker  $k$  så att

$$P(Y_k \geq 1000) = 1 - P(Y_k < 1000) = 1 - \Phi\left(\frac{1000 - 90 \cdot k}{\sqrt{k \cdot 20^2}}\right) = 0.9 \Rightarrow \frac{1000 - 90 \cdot k}{\sqrt{k \cdot 20^2}} = \Phi^{-1}(0.1).$$

Enligt tabell har vi  $\Phi^{-1}(0.1) = -1.28$ , och har alltså  $\frac{1000 - 90 \cdot k}{\sqrt{k \cdot 20^2}} = -1.28$ .  $k$  ges därför av lösningen till ekvationen  $90k - 1.28 \cdot 20\sqrt{k} - 1000 = 0$ . Löser vi denna ekvation får vi att  $k = 12.10$ , och vi behöver alltså ta minst 13 potatisar för att nå den önskade sannolikheten.

3. (a) Låt  $X_i$  och  $Y_i$  vara observationerna för de två patientgrupperna. Modell vi ansätter är att alla observationer är oberoende och  $X_i \sim N(\mu_A, \sigma^2)$ ,  $Y_i \sim N(\mu_B, \sigma^2)$ . Skattningen av skillnaden ges av  $\bar{x} - \bar{y} = 55.375 - 63.167 = -7.79$ .
- (b) Vi testar hypotesen  $H_0 : \mu_A = \mu_B$  mot  $H_1 : \mu_A \neq \mu_B$  på nivå  $\alpha = 0.05$  genom att beräkna konfidensintervallet

$$I_{\mu_A - \mu_B} = \left( \bar{x} - \bar{y} \pm t_{\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2) s_p \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} \right)$$

Den poolade variansskattningen ges av  $s_p^2 = \frac{(n_1 - 1)s_1^2 + (n_2 - 1)s_2^2}{n_1 + n_2 - 2} = 88.89236$ , och vi får  $I_{\mu_A - \mu_B} = (-18.89, 3.30)$ . Eftersom intervallet täcker noll kan vi inte förkasta  $H_0$ .

4. (a) Fördelen med stickprov i par är att den individuella variationen i verkningstid hos patienterna inte påverkar testets styrka.
- (b) Låt  $X_i$  vara observationen av verkningstiden av bedövningsmedel A hos patient  $i$  och låt  $Y_i$  vara motsvarande verkningstid för bedövningsmedel B. Vi bildar differenserna  $Z_i = X_i - Y_i$  och ansätter modellen  $Z_i \sim N(\Delta, \sigma^2)$  där vi antar att alla  $Z_i$  är oberoende. Skattningen av skillnad i verkningsgrad ges nu av  $\bar{z} = -4.375$ .
- (c) Vi testar hypotesen  $H_0 : \Delta = 0$  mot  $H_1 : \Delta \neq 0$  på nivå  $\alpha = 0.05$  genom att beräkna konfidensintervallet

$$I_{\Delta} = \left( \bar{z} \pm t_{\alpha/2}(n_1 - 1) \frac{s}{\sqrt{n_1}} \right) = \left( -4.375 \pm t_{\alpha/2}(7) \frac{1.505941}{\sqrt{8}} \right) = (-5.63, -3.12)$$

Eftersom intervallet inte täcker noll kan vi förkasta  $H_0$ .

5. (a) Låt  $X$  vara antal döda pixlar på en skärm;  $X \sim Po(3)$ .  $P(X = 0) = \frac{e^{-3} 3^0}{0!} = 0.0498$ .
- (b) Låt  $X_i$  vara antal döda pixlar på skärm nr  $i$ ;  $X_i \sim Po(3)$ . Låt  $Y = \sum_{i=1}^{10} X_i$ , vi har då  $E(Y) = \sum_{i=1}^{10} E(X_i) = \sum_{i=1}^{10} 3 = 30$ .

- (c) Vi söker  $P(Y \leq 40)$ .  $Y \sim Po(30)$  men enligt CGS är  $Y$  approximativt  $N(30, 30)$ -fördelad, så vi har  $P(Y \leq 40) \approx \Phi\left(\frac{40-30}{\sqrt{30}}\right) = \Phi(1.82) = 0.966$ .
- (d) Låt  $\xi$  vara den totala kostnaden. Vi har  $\xi = 200$  med sannolikhet 0.966 och  $\xi = 500$  med sannolikhet  $1 - 0.966$  och alltså är  $\xi$  en diskret variabel med  $P(\xi = 200) = 0.966$  och  $P(\xi = 500) = 1 - 0.966$ . Vi har därför  $E(\xi) = 0.966 \cdot 200 + (1 - 0.966) \cdot 500 = 210.2\text{kr}$ .
6. (a)  $f(x)$  är alltid icke-negativ om  $c > 0$  och vi vill hitta värdet på  $c$  som gör att  $\int f(x)dx = 1$ . Vi har

$$\int cf(x)dx = \left[ -\lambda \exp\left(-\frac{x^3}{3\lambda}\right) \right]_0^\infty = \lambda$$

och alltså ska vi välja  $c = \lambda$ .

- (b) Log-likelihooden ges av

$$L(\mathbf{x}; \lambda) = \sum_{i=1}^n \left( 2 \log x_i - \log \lambda - \frac{x_i^3}{3\lambda} \right) = 2 \sum_{i=1}^n \log x_i - n \log \lambda - \sum_{i=1}^n \frac{x_i^3}{3\lambda}$$

Vi deriverar med avseende på  $\lambda$ :

$$\frac{\partial}{\partial \lambda} L(\mathbf{x}; \lambda) = -n \frac{1}{\lambda} + \frac{1}{3\lambda^2} \sum_{i=1}^n x_i^3$$

Slutligen sätter vi  $\frac{\partial}{\partial \lambda} L(\mathbf{x}; \lambda) = 0$ , löser ut  $\lambda$ , och får

$$\lambda^* = \frac{1}{3n} \sum_{i=1}^n x_i^3$$