# Modele i Wnioskowanie Statystyczne Laboratorium 3 Sprawozdanie

Igor Markiewicz

# Zadanie 1

Rzut pinezką można zamodelować używając próby Bernoulliego:

$$f_X(k) = \begin{cases} p & \text{gdy } k = 1\\ p - 1 & \text{gdy } k = 0 \end{cases}$$

Jeśli za rozkład priori parametru p przyjmiemy rozkład beta (co jest bardzo wygodne ze względu na duże mozliwości dostosowania funkcji i nośnika na przedziale [0,1]), to ze względu na sprzężenie modelu Bernouliego względem tego rozkładu mamy określony rozkład a posteriori w nstępujący sposób :

$$f(\alpha, \beta) \longrightarrow f\left(\alpha + \sum_{i=1}^{n} x_i, \beta + n - \sum_{i=1}^{n} x_i\right)$$

gdzie  $f(\alpha, \beta)(p)$ :

$$f(\alpha, \beta)(p) = \frac{\Gamma(\alpha + \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} p^{\alpha - 1} (1 - p)^{\beta - 1}$$

Arbitralnie przyjęto parametry rozkładu a priori  $\alpha=2,\,\beta=2,$  co zapewnia symetryczy rozkład z maksimum dla p=0,5. Obliczono jednocześnie podstawowe parametry rozkłdu, celem ich porównania :

$$E(X) = \frac{\alpha}{\alpha + \beta}$$

$$Var(X) = \frac{\alpha\beta}{(\alpha + \beta)^2(\alpha + \beta + 1)}$$

Następnie wykonano dwa eksperymenty:

• 20 rzutów pinezką  $X_1 = <0,0,0,0,1,0,1,1,0,1,0,0,1,1,1,0,1,0,0,1>$ 

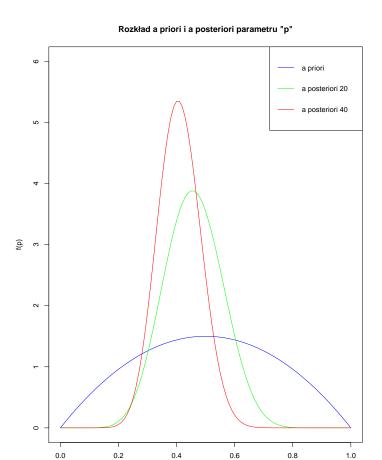
$$E(X) \approx 0.46$$

$$Var(X) \approx 0,0099$$

• 40 rzutów pinezką  $X_2 = X_1 \hat{\ } X_1'$  $X_1' = <1,1,0,0,1,0,0,1,0,0,0,1,0,1,0,1,0,0,0 >$ 

$$E(X) \approx 0.41$$

$$Var(X) \approx 0,0054$$



Rys. 1: Wykresy funkcji gęstości prawdopodobieństwa

# Wnioski:

Możemy zaboserwować że wraz ze wzrostem liczby pomiarów, rośnie pewność oczekiwanego wyniku (zmniejsza się wariancja), a wartość oczekiwana jest modyfikowana w ten sposób, aby być "blisko" empirycznych estymat p. Dla 20 pomiarów otrymujemy p=0,45, zaś dla 40 mamy p=0,4

# Zadanie 2

Rozkład posteriori:

$$f_{post}(\lambda; \boldsymbol{t}) = \frac{L_n(\boldsymbol{t}; \lambda) f_{prior}(\lambda)}{\int_{\Theta} L_n(\boldsymbol{t}; \lambda) f_{prior}(\lambda) d\lambda}$$

Funkcja wiarygodności dla rozkładu wykładniczego (przy założeniu niezależności zmiennych):

$$L_n(\mathbf{t};\lambda) = \prod_{i=1}^n \lambda e^{-\lambda t_i} = \lambda^n e^{-\lambda n\bar{\mathbf{t}}}$$

Rozkład gamma:

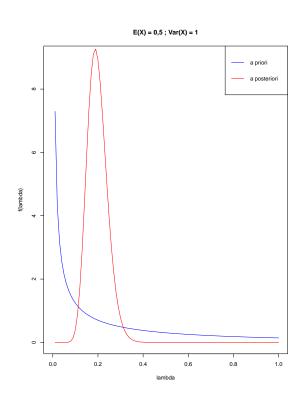
$$f_X(\lambda) = \frac{1}{\beta^{\alpha} \Gamma(\alpha)} \lambda^{\alpha - 1} e^{-\frac{\lambda}{\beta}}$$

Wyliczenie parametrów rozkładu gamma:

$$\begin{cases} E(X) = \alpha \beta \\ Var(X) = \alpha \beta^2 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \beta = \frac{Var(X)}{E(X)} \\ \alpha = \frac{E^2(X)}{Var(X)} \end{cases}$$

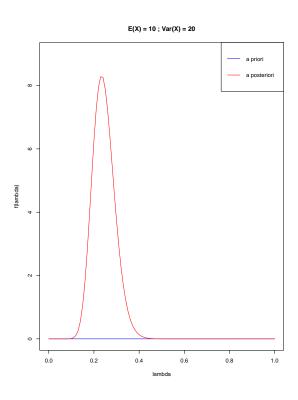
a)



Rys. 2: Wykresy funkcji gęstości prawdopodobieństwa

$$\arg\max(f_{post}(\lambda)) = 0,19$$
$$E(X) = \frac{1}{0,19} \approx 5,26$$

b)



Rys. 3: Wykresy funkcji gęstości prawdopodobieństwa

$$\arg\max(f_{post}(\lambda)) = 0,23$$
$$E(X) = \frac{1}{0.23} \approx 4,35$$

#### Wnioski:

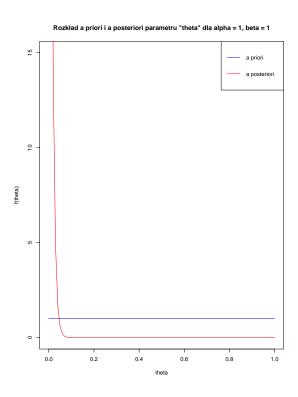
W obydwu przypadkach rozkłady a piori i a posteriori różnią się znacząco. Ponad to w podpunkcie **b**), rozkład a priori przyjmuje dla zadanych parametrów tak małe wartości, że w porównaniu z rozkładem a posteriori przedstawia linię prostą. Zauważamy również że w drugim przypadku wariancja rozkładu jest większa oraz obliczona wartość oczekiwana jest gorsza w stodunku do 5,1 min.

# Zadanie 3

Podobnie jak w **Zadanie 1**, można zamodelować podane zjawisko stosująć próbę Bernoulliego z parametrem :

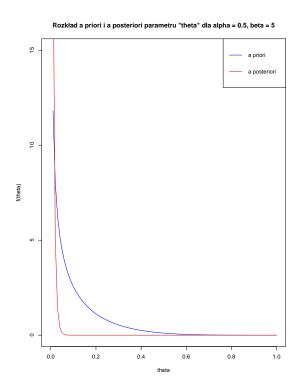
$$\theta = \frac{\text{liczba urządzeń wadliwych} = \text{ostatnia cyfra indeksu}}{\text{liczba wyprodukowanych urządzeń}} = 0$$

oznaczającym prawdopodobieństwo popsucia się urządzenia w pojedyńczej próbie. Można podobnie wykorzystać jako rozkład a posteriori rozkład beta. **a)** 



Rys. 4: Wykresy funkcji gęstości prawdopodobieństwa a priori i a posteriori

$$E(X) = 0,0098$$
$$Var(X) = 9,43 \cdot 10^{-5}$$
$$\arg\max(f_{post}(\theta)) = 0$$



Rys. 5: Wykresy funkcji gęstości prawdopodobieństwa a priori i a posteriori

$$E(X) = 0,0047$$

$$Var(X) = 4,43 \cdot 10^{-5}$$

$$\arg\max(f_{post}(\theta)) = 0$$

# Wnioski:

Dla  $\alpha=\beta=1$ , otrzymujemy wartość stałą równą 1 na przedziale [0,1] co odpowiada rozkładowi jednostajnemu. Dlatego też pierwszy rozkład ma większą wariancję niż drugi i bardziej odstającą wartość oczekiwaną. W obydwu przypadkach największą wartość funkcji gęstości prawdopodobieństwa otrzymujemy dla  $\hat{\theta}=0$ .