

Ostatni raz wygenerowano: 13 czerwca 2023. Kontakt: thasiow(at)onet.pl

1 Egzamin z 26 października 1996

Zadanie 1.1 Mamy dwóch strzelców. Prawdopodobieństwo trafienia w cel pojedynczym strzałem dla lepszego z nich 0.8, a dla gorszego 0.4. Nie wiemy, który z nich jest gorszy, a który lepszy. Testujemy strzelców poddając ich ciągowi prób, z których każda polega na oddaniu jednego strzału przez każdego z nich. Test przerywamy po pierwszej takiej próbie, w wyniku której jeden ze strzelców trafił, a drugi spudłował. Następnie strzelec, który w ostatniej próbie trafił, oddaje jeszcze jeden strzał. Jakie jest prawdopodobieństwo, iż tym razem trafił w cel?

Rozwiązanie 1.1 *To zadanie na prawdopodobieństwo warunkowe. Niech zdarzenie A oznacza zdarzenie w którym strzelec, który trafił w 1 próbę trafi jeszcze raz, zdarzenie B natomiast niech oznacza, że trafił dokładnie jeden strzelec*

$$P(A|B) = \frac{P(A \wedge B)}{P(B)}$$

Prawdopodobieństwo, że trafił jeden strzelec wynosi:

Przypadek 1: trafia lepszy, nie trafia gorszy: $0.8 \cdot 0.6 = 0.48$

Przypadek 2: trafia gorszy, nie trafia lepszy: $0.4 \cdot 0.2 = 0.08$

Prawdopodobieństwo zdarzenia B wynosi więc $P(B) = 0.48 + 0.08 = 0.56$

Prawdopodobieństwo zdarzenia $A \wedge B$:

Przypadek 1 wraz z tym, że lepszy trafi jeszcze raz: $0.48 \cdot 0.8 = 0.384$

Przypadek 2 wraz z tym, że gorszy trafi jeszcze raz $0.08 \cdot 0.4 = 0.032$

Czyli

$$P(A|B) = \frac{0.384 + 0.032}{0.56} = \frac{26}{25}$$

Zadanie 1.2 *Tarczę strzelniczą umieszczamy na płaszczyźnie ze środkiem tarczy..*

Rozwiązanie 1.2 *Do rozwiązania.*

Zadanie 1.3 Oblicz $Pr(\min(k_1, k_2, k_3) = 3)$, jeśli k_1, k_2, k_3 to liczby oczek uzyskane w wyniku rzutu trzema (uczciwymi) kostkami.

Rozwiązanie 1.3 *Rozpatrujemy wszystkie przypadki: *3 możliwości ułożenia wyników dla kostek*

	Kostka 1	Kostka 2	Kostka 3	Liczba możliwości
Przypadek 1	3	(4,5,6)	(4,5,6)	$3 \cdot 3 \cdot 3^*$
Przypadek 2	3	3	(4,5,6)	$3 \cdot 3$
Przypadek 3	3	3	3	1

Razem wszystkich możliwości jest $6 \cdot 6 \cdot 6$, stąd szukane prawdopodobieństwo jest równe

$$Pr(\min(k_1, k_2, k_3) = 3) = \frac{3 \cdot 3 \cdot 3 + 3 \cdot 3 + 1}{6 \cdot 6 \cdot 6} = \frac{37}{216}$$

Zadanie 1.4 Funkcja gęstości dana jest wzorem:

$$f_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} x+y & \text{dla } (x,y) \in (0,1) \times (0,1), \\ 0 & \text{poza tym} \end{cases}$$

$E(X|Y = \frac{1}{2})$ wynosi: ?.

Rozwiązanie 1.4 Rysujemy rysunek pomocniczy. Mamy:

$$E(X|Y = 1/2) = \frac{\int_0^1 x(x+1/2)dx}{\int_0^1 (x+1/2)dx} = \frac{7}{12}$$

Zadanie 1.5 Do zrobienia.

Zadanie 1.6 Do zrobienia.

Zadanie 1.7 Do zrobienia.

Zadanie 1.8 Niech X ma funkcję gęstości

$$f_X(x) = \begin{cases} 0.5 \cdot x + 0.5 & \text{dla } -1 \leq x \leq 1, \\ 0 & \text{poza tym} \end{cases}$$

gęstość $f_Y(y)$ zmiennej losowej $Y = X^2$ dana jest dla $y \in (0,1)$ wzorem:?

Zadanie 1.9 Tu nie możemy skorzystać ze wzoru wykorzystującego Jakobian (pochodna się zeruje w zerze). Więc zastosujemy podejście wykorzystujące dystrybuantę. Mamy:

$$P(X^2 < t) = P(\sqrt{t} \leq X \leq \sqrt{t}) = \int_{-\sqrt{t}}^{\sqrt{t}} \sqrt{t} 0.5x + 0.5 = \sqrt{t}$$

Gęstość:

$$f(t) = \frac{\partial \sqrt{t}}{\partial t} = \frac{1}{2\sqrt{t}}$$

2 Egzamin z 11 października 2004

Zadanie 2.1 Obserwujemy działanie pewnego urządzenia w kolejnych chwilach $t = 0, 1, 2, \dots$. Działanie tego urządzenia zależy od pracy dwóch podzespołów A i B . Każdy z nich może ulec awarii w jednostce czasu z prawdopodobieństwem 0.1 niezależnie od drugiego. Jeżeli jeden z podzespołów ulega awarii, to urządzenie nie jest naprawiane i działa dalej wykorzystując drugi podzespół. Jeżeli oba podzespoły są niesprawne w chwili t , to następuje ich naprawa i w chwili $t + 1$ oba są sprawne. Prawdopodobieństwo, że podzespół B jest sprawny w chwili t dąży, przy t dążącym do nieskończoności, do następującej liczby (z dokładnością do 0.001): ?.

Rozwiązanie 2.1 Mamy 4 stany:

A, B - oba urządzenia działają

$\sim A, B$ - urządzenie A uległo awarii

$A, \sim B$ - urządzenie B uległo awarii

$\sim A, \sim B$ - oba urządzenia nie działają

Macierz prawdopodobieństw przejścia stanów w jednym kroku: zauważmy, że

	A, B	$\sim A, B$	$A, \sim B$	$\sim A, \sim B$
A, B	0.9 ²	0.09	0.09	0.01
$\sim A, B$	0	0.9	0	0.1
$A, \sim B$	0	0	0.9	0.1
$\sim A, \sim B$	1	0	0	0

wiersze zawsze sumują się do 1. Gdybyśmy chcieli uzyskać prawdopodobieństwa przejścia w 2 kroków to musielibyśmy zrobić iloczyn powyższej macierzy. W przypadku 3 kroków byłaby to macierz do potęgi 3-ciej. Definiujemy prawdopodobieństwa, że po nieskończonej długim czasie jesteśmy w danym stanie (na egzaminach te prawdopodobieństwa zawsze istnieją, w teorii nie muszą).

Dla stanu A, B definiujemy P_1

Dla stanu $\sim A, B$ definiujemy P_2

Dla stanu $A, \sim B$ definiujemy P_3

Dla stanu $\sim A, \sim B$ definiujemy P_4

Teraz zapisujemy wykorzystując informacje z kolumn (do zapamiętania: odwrotnie niż sumowanie do jedynki):

$$P_1 = 0.81 \cdot P_1 + 0 \cdot P_2 + 0 \cdot P_3 + 1 \cdot P_4$$

$$P_2 = 0.09 \cdot P_1 + 0.9 \cdot P_2$$

$$P_3 = 0.09 \cdot P_1 + 0.9 \cdot P_3$$

$$P_4 = 0.01 \cdot P_1 + 0.1 \cdot P_2 + 0.1 \cdot P_3$$

oraz

$$P_1 + P_2 + P_3 + P_4 = 1$$

szukamy prawdopodobieństwa, że urządzenie B jest sprawne, czyli

$$P_1 + P_2 = ?$$

Rozwiązując układ równań mamy:

$$P_1 + P_2 = 0.6354$$

Zadanie 2.2 Niech $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ będą niezależnymi zmiennymi losowymi o jednakowym rozkładzie wykładniczym o gęstości

$$f(x) = \begin{cases} \alpha e^{-\alpha x} & \text{gdy } x > 0 \\ 0 & \text{gdy } x \leq 0 \end{cases}$$

gdzie $\alpha > 0$ jest ustalonym parametrem.

Niech N będzie zmienną losową, niezależną od $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$, o rozkładzie ujemnym dwumianowym

$$P(N = n) = \binom{n+r-1}{n} p^r (1-p)^n$$

dla $n = 0, 1, 2, \dots$ gdzie $r > 0$ i $p \in (0, 1)$ są ustalonymi parametrami. Niech

$$Z_N = \begin{cases} \min(X_1, X_2, \dots, X_N) & \text{gdy } N > 0 \\ 0 & \text{gdy } N = 0 \end{cases}$$

Oblicz $E(NZ_N)$ i $Var(NZ_N)$.

Rozwiązanie 2.2 Korzystając z własności wartości oczekiwanej (Iteracyjność)

$$E(E(Y|X)) = EY$$

mamy:

$$E(NZ_N) = E[E(NZ_N|N = n)]$$

W 1 kroku liczymy rozkład zmiennej Z_n , mamy:

$$F(x) = \int_0^x \alpha e^{-\alpha s} ds = 1 - e^{-\alpha x}$$

$$\begin{aligned} P(\min(X_1, \dots, X_N) < t) &= 1 - P(\min(X_1, \dots, X_N) > t) = 1 - P(X_1 > t)^n = \\ &= 1 - (1 - (1 - e^{-\alpha x}))^n = 1 - e^{-\alpha x n} \end{aligned}$$

$$f_{Z_N}(z) = \alpha \cdot n \cdot e^{-\alpha x n}$$

czyli Z_N ma rozkład wykładniczy z $\beta = \alpha n$, jego wartość oczekiwana to $\frac{1}{\alpha n}$. Stąd mamy:

$$E(N \cdot Z_N) = \begin{cases} \frac{1}{\alpha} & \text{z } p \cdot p \cdot \sum_{n=1}^{\infty} \binom{n+r-1}{n} p^n (1-p)^n = 1 - p^r \\ 0 & \text{dla } N = 0 \end{cases}$$

w powyższym należy zauważyć, że w $\frac{1}{\alpha n}$ skróciło się n . Powyższa równość wynika z faktu, że w rozkładzie ujemnym dwumianowym mamy:

Rozkład ujemny dwumianowy

$$p_k = \frac{\Gamma(r+k)}{\Gamma(r)k!} p^r (1-p)^k$$

dla $k = 0, 1, \dots$

$$E(X) = \frac{r(1-p)}{p}$$

$$VAR(X) = \frac{r(1-p)}{p^2}$$

gdzie

$$\frac{\Gamma(r+k)}{\Gamma(r)k!} = \frac{(r+k-1)!}{(r-1)!k!} = \binom{r+k-1}{k}$$

stąd suma po p_k od $k = 0$ daje 1, dla $k = 0$ mamy p^r stąd cała suma daje $1 - p^r$.

Ostatecznie mamy:

$$E(N \cdot Z_N) = \frac{1}{\alpha} (1 - p^r) + 0 \cdot p^r = \frac{1}{\alpha} (1 - p^r)$$

drugą częścią zadania jest obliczenie wariancji.

$$E(N^2 \cdot Z_N^2) = ?$$

Wiemy, że Z_N ma rozkład wykładniczy z $\beta = \alpha n$

Rozkład wykładniczy

$$f(x) = \beta e^{-\beta x}$$

$$E(X) = \frac{1}{\beta}$$

$$VAR(X) = \frac{1}{\beta^2}$$

stąd

$$Var(Z_N) = \frac{1}{(\alpha n)^2}$$

czyli

$$E(Z_N^2) = \frac{1}{(\alpha n)^2} + \frac{1}{(\alpha n)^2} = \frac{2}{(\alpha n)^2}$$

$$E(N^2 \cdot Z_N^2) = \begin{cases} \frac{2}{\alpha^2} & \text{z } p \cdot p \cdot \sum_{n=1}^{\infty} \binom{n+r-1}{n} p^r (1-p)^n = 1-p^r \\ 0 & \text{dla } N=0 \end{cases}$$

stąd

$$E(N^2 Z_n^2) = \frac{2}{\alpha^2} (1-p^r)$$

$$\begin{aligned} \text{Var}(N Z_N) &= \frac{2}{\alpha^2} (1-p^r) - \frac{1}{\alpha^2} (1-p^r)^2 = \frac{2(1-p^r) - (1-p^r)^2}{\alpha^2} = \\ &= \frac{1-p^{2r}}{\alpha^2} \end{aligned}$$

Zadanie 2.3 Niech (X, Y) będzie dwumiarową zmienną losową o funkcji gęstości

$$f(x, y) = \begin{cases} e^{-x} & \text{gdy } x > 0 \text{ i } y \in (0; 1) \\ 0 & \text{w przeciwnym wypadku.} \end{cases}$$

Niech $Z = X + 2Y$. Wtedy łączny rozkład zmiennych Z, X jest taki, że:

Rozwiązanie 2.3 W ogólności: Niech X - zmienna o gęstości f . Żeby obliczyć gęstość zmiennej Y zdefiniowanej jako:

$$Y = g(x)$$

używamy następującego wzoru:

$$g(y) = f(h(y)) |h'(y)|$$

gdzie h - funkcja odwrotna do g (tzn. $h(g(t)) = t$).

Robimy zamianę zmiennych żeby uzyskać łączny rozkład $g(z, x)$.

Krok 1: funkcja/e odwrotna/e

$$\begin{cases} Z = X + 2Y \\ V = X \end{cases} \rightarrow \begin{cases} Y = \frac{1}{2}Z - \frac{1}{2}V \\ V = X \end{cases}$$

Krok 2: Jakobian i wyznacznik (Licząc jacobian: w pierwszym wierszu pochodne starej zmiennej po nowych zmiennych, w drugim wierszu pochodne drugiej starej zmiennej po nowych zmiennych). Mamy:

$$J = \begin{vmatrix} \frac{\partial X}{\partial Z} & \frac{\partial X}{\partial V} \\ \frac{\partial Y}{\partial Z} & \frac{\partial Y}{\partial V} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & 1 \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{vmatrix} = \left| 0 - \frac{1}{2} \right| = \frac{1}{2}$$

Krok 3:

$$g(y) = f(h(y))|h'(y)|$$

czyli

$$g(z, x) = e^{-v} \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{2} \cdot e^{-x}$$

dla $x > 0$ i $Y \in (0, 1)$ stąd dla $z \in (x, x + 2)$.

Zadanie 2.4 Dysponujemy $N+1$, ($N > 1$) identycznymi urnami. Każda z nich zawiera N kul białych i czarnych. Liczba kul białych w i -tej urnie jest równa $i - 1$, gdzie $i = 1, 2, \dots, N + 1$.

Losujemy urnę, a następnie ciągniemy z niej jedną kulę i okazuje się, że otrzymana kula jest biała. Oblicz prawdopodobieństwo, że ciągnąc drugą kulę z tej samej urny (bez zwracania pierwszej) również otrzymamy kulę białą.

Rozwiązanie 2.4 rozpatrujemy pierwsze zdanie: losujemy urnę i ciągniemy kulę, kula jest biała. Tu mamy prawdopodobieństwo warunkowe

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

gdzie A oznacza, że wylosowaliśmy urnę z n kulami białymi a B oznacza prawdopodobieństwo, że wylosowaliśmy białą za pierwszym razem. Mamy (p-p wylosowania urny: $\frac{1}{N+1}$):

$$\begin{aligned} P(B) &= \frac{1}{N+1} \cdot \frac{0}{N} + \frac{1}{N+1} \frac{1}{N} + \dots + \frac{1}{N+1} \cdot \frac{N}{N} = \\ &= \frac{1}{N+1} \cdot \frac{1}{N} \cdot \frac{0+N}{2} \cdot (N+1) = \frac{1}{2} \\ P(A \cap B) &= \frac{1}{N+1} \cdot \frac{n}{N} \end{aligned}$$

Stąd

$$P(A|B) = \frac{2n}{N(N+1)}$$

Teraz rozpatrzmy co dzieje się w drugim losowaniu: gdy z tej samej urny chcemy wysłować również białą mamy

$$\frac{2n}{N(N+1)} \cdot \frac{n-1}{N-1}$$

musimy wysumować powyższe dla wszystkich możliwych liczb kół białych tj.:

$$\begin{aligned} \sum_{n=1}^N \frac{2n}{N(N+1)} \cdot \frac{n-1}{N-1} &= \frac{2}{N(N+1)(N-1)} \sum_{i=1}^N n(n-1) = \\ &= \frac{2(n-1)N(N+1)}{3N(N+1)(N-1)} = \frac{2}{3} \end{aligned}$$

3 Egzamin z 17 czerwca 2013

Zadanie 3.1 Zakładając, że zmienne losowe X_1, X_2, \dots, X_{16} są niezależne i mają rozkłady normalne $X_i \sim N(m\sqrt{i}, i)$, $i = 1, 2, \dots, 16$, zbudowano test jednostajnie najmocniejszy dla weryfikacji hipotezy $H_0 : m = 0$ przy alternatywie $H_1 : m > 0$ na poziomie istotności 0.05. W rzeczywistości okazało się, że wektor $(X_1, X_2, \dots, X_{16})$ ma rozkład normalny taki, że $EX_i = m\sqrt{i}$, $Var X_i = i$, $i = 1, 2, \dots, 16$, oraz współczynnik korelacji

$$\rho(X_i, X_j) = \begin{cases} 0.5 & \text{gdy } |i - j| = 1 \\ 1 & \text{poza tym } i = j \\ 0 & \text{w pp} \end{cases}$$

Wyznaczyć rzeczywisty rozmiar testu.

Rozwiązanie 3.1 Dla przypomnienia poziom istotności (rozmiar testu):

$$P_\theta(K) \leq \alpha$$

gdzie $K = \{T(x) > c\}$. Test jednostajnie najmocniejszy \rightarrow najmniejsze prawdopodobieństwo błędu drugiego rodzaju (nie odrzucenie H_0 gdy jest fałszywa). Buduje się go przez iloraz funkcji wiarygodności w następujący sposób:

Przy H_0 mamy

$$L_0 = \prod_{i=1}^{16} f(x_i, 0, i)$$

Przy H_1 mamy

$$L_1 = \prod_{i=1}^{16} f(x_i, m\sqrt{i}, i)$$

wiemy, że

$$N(\mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot \sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

$$N(0, i) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot \sqrt{i}} e^{-\frac{x^2}{2i}}$$

$$N(m\sqrt{i}, i) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot \sqrt{i}} e^{-\frac{(x-m\sqrt{i})^2}{2i}}$$

wtedy mamy

$$\frac{L_1}{L_0} \rightarrow \text{Jeżeli to jest zbyt duże to odrzucamy } H_0$$

stąd

$$\frac{L_1}{L_0} = \frac{\prod_{i=1}^{16} \frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot \sqrt{i}} e^{-\frac{(x-m\sqrt{i})^2}{2i}}}{\prod_{i=1}^{16} \frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot \sqrt{i}} e^{-\frac{x^2}{2i}}} = e^{\sum_{i=1}^{16} -\frac{(x_i-m\sqrt{i})^2}{2i} + \frac{x_i^2}{2i}} =$$

$$= e^{\sum_{i=1}^{16} \frac{2x_i m \sqrt{i} - m^2 i}{2i}}$$

H_0 odrzucamy, gdy

$$e^{\sum_{i=1}^{16} \frac{2x_i m \sqrt{i} - m^2 i}{2i}} > t$$

$$\sum_{i=1}^{16} \frac{2x_i m \sqrt{i} - m^2 i}{2i} > t' \rightarrow \sum_{i=1}^{16} \frac{2x_i m \sqrt{i} - m^2 i}{i} > t'$$

Skoro test na poziomie istotności 0.05 to prawdopodobieństwo odrzucenia H_0 przy jej prawdziwości

$$P\left(\sum_{i=1}^{16} \frac{2x_i m \sqrt{i} - m^2 i}{i} > t'\right) = 0.05$$

Dalej

$$P\left(\sum_{i=1}^{16} \frac{x_i \sqrt{i}}{i} > t'\right) = 0.05$$

Z własności rozkładu normalnego:

$$aX + b \sim N(a\mu + b, (a\sigma)^2)$$

$$X_1 + X_2 \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma^2 + \sigma^2)$$

mamy:

$$T = \sum_{i=1}^{16} \frac{x_i}{\sqrt{i}} \sim N(0, 16)$$

bo

$$\frac{x_i}{\sqrt{i}} \sim N\left(0, \frac{i}{i}\right) = N(0, 1)$$

musimy unormować sumę bo ma rozkład $N(0, 16)$. mamy

$$Y = \frac{T - 0}{\sigma} = \frac{T}{\sqrt{16}} \sim N(0, 1)$$

stąd

$$P\left(\frac{T}{\sqrt{16}} > t\right) = 0.05 \rightarrow P\left(\frac{T}{\sqrt{16}} < t\right) = 0.95$$

z tablic

$$t = 1.645 \rightarrow t'' = 1.645 \cdot \sqrt{16} = 6.58$$

stąd, jeżeli $\sum_{i=1}^n \frac{x_i}{\sqrt{i}} > 6.58$ to odrzucam H_0 . Poziom istotności testu = rozmiar testu. Zrobiłem test przy złym poziomie istotności, czyli mam prawdopodobieństwo odrzucenia H_0 jeżeli jest prawdziwa. Wiemy, że X_1, X_2, \dots, X_{16} są skorelowane. Rzeczywisty rozmiar testu będzie obliczony poprzez:

$$P\left(\sum_{i=1}^{16} \frac{x_i}{\sqrt{i}} > 6.58\right)$$

przy H_0 , gdzie $\sum_{i=1}^{16} \frac{x_i}{\sqrt{i}} = V$, a x_i są skorelowane. Wiemy, że $V \sim N(0, ?)$, czyli musimy obliczyć

$$\text{Var}\left(\sum_{i=1}^{16} \frac{x_i}{\sqrt{i}}\right) = ?$$

Z własności wariancji pamiętamy, że

$$\text{Var}(X+Y+Z) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) + \text{Var}(Z) + 2\text{Cov}(X, Y) + 2\text{Cov}(X, Z) + 2\text{Cov}(Y, Z)$$

współczynnik korelacji

$$\rho = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sigma_X \sigma_Y}$$

podobnie dla 16 zmiennych (uwzględniając przypadki zerowej kowariancji):

$$\text{Var}\left(\sum_{i=1}^{16} \frac{x_i}{\sqrt{i}}\right) = \sum_{i=1}^{16} \frac{x_i}{\sqrt{i}} + 2 \sum_{i=1}^{15} \text{Cov}\left(\frac{x_i}{\sqrt{i}}, \frac{x_{i+1}}{\sqrt{i+1}}\right) = 16 + 2 \cdot 15 \cdot 0.5 = 31$$

Mamy:

$$V \sim N(0, 31) \rightarrow S = \frac{V - 0}{\sqrt{31}}$$

stąd

$$P(V > 6.58) = P\left(\frac{V}{\sqrt{31}} > \frac{6.58}{\sqrt{31}}\right) = 1 - 0.88136 \approx 0.12$$

Zadanie 3.2 Niech X będzie pojedynczą obserwacją z rozkładu o gęstości

$$p_\theta(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta^2}(\theta - |x|) & \text{gdy } x \in [-\theta, \theta] \\ 0 & \text{gdy } x \notin [-\theta, \theta] \end{cases}$$

gdzie $\theta > 0$ jest nieznanym parametrem. Weryfikujemy hipotezę $H_0 : \theta = 1$ przy alternatywie $H_1 : \theta \neq 1$ za pomocą testu opartego na ilorazie wiarygodności na poziomie istotności 0.20. Moc tego testu przy alternatywie $\theta = 4$ jest równa ?.

Rozwiązanie 3.2 Dla przypomnienia:

Błąd I rodzaju: **odrzućcie** H_0 , **gdy jest prawdziwa**

Błąd II rodzaju: **nie odrzućcie** H_0 , **gdy jest fałszywa**

Moc testu statystycznego rozumiana jest jako prawdopodobieństwo nieodrzućcia H_1 przy jej prawdziwości (odrzućcie H_0 przy jej fałszywości).

Test jest oparty na ilorazie wiarygodności więc potrzebujemy dwóch funkcji wiarygodności (i ich pochodnych do policzenia supremum):

$$L_0(x, \theta = 1) = \frac{1}{1}(1 - |x|) = 1 - |x|$$

$$L_1(x, \theta \neq 1) = \frac{1}{\theta^2}(\theta - |x|)$$

bo test oparty na ilorazie wiarygodności:

$$\frac{\sup_{\theta \in \Theta_1} L(\theta, x)}{\sup_{\theta \in \Theta_0} L(\theta, x)}$$

Test oparty na ilorazie wiarygodności: gdy wynik L_1/L_0 jest większy od pewnej liczby to **odrzucaamy** hipotezę zerową. Tym samym, gdy L_0/L_1 mniejsze od tej liczby to również odrzucaamy.

$$\frac{L_1}{L_0} = \frac{\frac{1}{\theta^2}(\theta - |x|)}{1 - |x|}$$

Do testu potrzebujemy supremum

$$\sup_{\theta \in \Theta_0} L_0 = 1 - |x|$$

$$\sup_{\theta \in \Theta_1} L_1 = ?$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \left(\frac{1}{\theta^2}(\theta - |x|) \right) = -\frac{1}{\theta^2} + 2\frac{|x|}{\theta^3} = 0 \rightarrow \theta = 2|x|$$

wstawiamy to do ilorazu wiarygodności i mamy:

$$\frac{L_1}{L_0} = \frac{1}{4(|x| - |x|^2)}$$

H_0 odrzucimy gdy

$$\frac{1}{4(|x| - |x|^2)} > \gamma$$

czyli

$$4(|x| - |x|^2) < \gamma$$

Przy H_0 mamy:

$$P(4|x| - |x|^2 < \gamma | \theta = 1) = 0.2$$

sprawdźmy dla jakich γ powyższe zachodzi

$$|x| - |x|^2 < \gamma/4 \rightarrow |x| - |x|^2 - \gamma/4 < 0$$

$$|x_1| = 1/2 - 1/2\sqrt{1 - \gamma}$$

$$|x_2| = 1/2 + 1/2\sqrt{1 - \gamma}$$

to oznacza, że pomiędzy tymi dwoma punktami funkcja kwadratowa jest większa od zera co oznacza, że w tym obszarze przyjmujemy H_0 . Test jest dwustronny (mamy wartości bezwzględne), więc o ile dla całego obszaru $P(x \in D) = 0.8$ to dla powyższego jest to połowa $P(x \in D) = 0.4$. Stąd gęstość:

$$\frac{1}{\theta^2}(\theta - |x|)$$

przy $H_0 : \theta = 1$ jest $1 - |x|$, w połowie obszaru $1 - x$

$$\int_{1/2-1/2\sqrt{1-\gamma}}^{1/2+1/2\sqrt{1-\gamma}} (1-x)dx = 0.4 \rightarrow \sqrt{1-\gamma} = 0.8$$

Moc testu to odrzucenie H_0 przy jej fałszywości czyli, $1 -$ przyjęcie H_0 przy $\theta = 4$ czyli

$$\int_{1/2-1/2\sqrt{1-\gamma}}^{1/2+1/2\sqrt{1-\gamma}} \frac{1}{4^2}(4 - |x|)dx = 0.35$$

$$ODP = 1 - 0.35 = 0.65$$

4 Egzamin z 10 marca 2014

Zadanie 4.1 Załóżmy, że zmienne losowe $X_1, \dots, X_5, X_6, \dots, X_{20}$ są niezależne, o jednakowym rozkładzie normalnym o wartości oczekiwanej 1 i wariancji 4, oraz przyjmijmy oznaczenia:

$$S_5 = X_1 + \dots + X_5$$

$$S_{20} = X_1 + \dots + X_{20}$$

Wtedy $E(S_5^2 | S_{20} = 16)$ jest równa ?.

Rozwiązanie 4.1 *Liczenie bezpośrednie nie jest dobrym pomysłem.*

$$E(S_5^2 | S_{20}) = ?$$

Tutaj jest ciekawy pomysł, żeby znaleźć rozbić S_5 na takie zmienne, żeby uzyskać niezależność od S_{20} . Ustalmy, $S_{15} = \sum_{i=6}^{20} X_i$

5 Egzamin z 26 maja 2014

Zadanie 5.1 Podobne do zadania z 1.10.2012

Niech X_1, X_2, \dots, X_n , $n > 2$, będą niezależnymi zmiennymi losowymi z rozkładu jednostajnego na przedziale $(0, \theta_1)$, a Y_1, Y_2, \dots, Y_n , niezależnymi zmiennymi losowymi z rozkładu jednostajnego na przedziale $(0, \theta_2)$, gdzie θ_1, θ_2 są niezależnymi parametrami dodatnimi. Wszystkie zmienne są niezależne. Niech $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2$ będą estymatorami największej wiarygodności parametrów θ_1 i θ_2 w oparciu o próby X_1, X_2, \dots, X_n i Y_1, Y_2, \dots, Y_n odpowiednio. Weryfikujemy hipotezę $H_0 = \theta_1 = \theta_2$ przy alternatywie $H_1 : \theta_1 = 2\theta_2$ testem o obszarze krytycznym

$$K = \left\{ \frac{\hat{\theta}_1}{\hat{\theta}_2} > c \right\}$$

, gdzie c jest stałą dobraną tak, aby test miał rozmiar 0.1. Najmniejsze n , przy którym moc tego testu jest nie mniejsza niż 0.9 jest równe: ?

Rozwiązanie 5.1 Należy zauważyć, że estymator największej wiarygodności dla rozkładu jednostajnego na przedziale $[0, \theta]$ to maksimum z zmiennych losowych tj.

$$\hat{\theta} = \max \{X_1, \dots, X_n\}$$

Wytłumaczenie:

First note that $f(x|\theta) = \frac{1}{\theta}$, for $0 \leq x \leq \theta$ and 0 elsewhere. Let $x_{(1)} \leq x_{(2)} \leq \dots \leq x_{(n)}$ be the order statistics. Then it is easy to see that the likelihood function is given by

$$L(\theta|x) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\theta} = \theta^{-n} \quad (*)$$

for $0 \leq x_{(1)}$ and $\theta \geq x_{(n)}$ and 0 elsewhere Now taking the derivative of the log Likelihood wrt θ gives:

$$\frac{d \ln L(\theta|x)}{d\theta} = -\frac{n}{\theta} < 0$$

So we can say that $L(\theta|x) = \theta^{-n}$ is a decreasing function for $\theta \geq x_{(n)}$. Using this information and (*) we see that $L(\theta|x)$ is maximized at $\theta = x_{(n)}$. Hence the maximum likelihood estimator for θ is given by

$$\hat{\theta} = x_{(n)}$$

Mamy:

$$K = \left\{ \frac{\max \{X_1, \dots, X_n\}}{\max \{Y_1, \dots, Y_n\}} > c \right\}$$

Potrzebujemy wyznaczyć rozkład $\max \{Y_1, \dots, Y_n\}$. Wiemy, że

Rozkład jednostajny ciągły na przedziale $[a, b]$

$$f(x) = \frac{1}{b-a}$$

$$F(x) = \frac{x-a}{b-a}$$

$$E(X) = \frac{a+b}{2}$$

$$VAR(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$$

czyli dla przedziału $[0, \theta]$ jest

$$F(x) = \frac{x}{\theta}$$

mamy

$$P(\underbrace{\max\{X_1, \dots, X_n\}}_Z < x) = P(X_1 < x) \cdot \dots \cdot P(X_n < x) = \left(\frac{x}{\theta}\right)^n$$

Żeby obliczyć gęstość liczymy pochodną:

$$f(z) = n \frac{x^{n-1}}{\theta^n}$$

przy H_0 mamy:

$$\begin{aligned} P_0\left(\frac{X_{6:6}}{Y_{6:6}} > c\right) &= P_0(X_{6:6} > cY_{6:6}) = P_0\left(Y_{6:6} < \frac{1}{c}X_{6:6}\right) = \\ &= \int_0^\theta \int_0^{\frac{x}{c}} f_{X_{6:6}}(x) f_{Y_{6:6}}(y) dy dx = \\ &= \int_0^\theta \int_0^{\frac{x}{c}} n \frac{x^{n-1}}{\theta^n} n \frac{y^{n-1}}{\theta^n} dy dx = n^2 \frac{1}{\theta^{2n}} \int_0^\theta x^{n-1} \frac{\left(\frac{x}{c}\right)^n}{n} dx = \\ &= n^2 \frac{1}{\theta^{2n}} \frac{1}{c^n} \frac{\theta^{2n}}{n \cdot 2n} = 0.1 \end{aligned}$$

Równe 0.1 bo poziom istotności=rozmiar testu równy 0.1, stąd

$$c^n = \frac{1}{0.2} = 5$$

Przy $H_1 : \theta_1 = 2\theta_2$, stąd $\theta_2 = \frac{\theta_1}{2}$ mamy:

$$P_0\left(\frac{X_{6:6}}{Y_{6:6}} > c\right) = P_0\left(Y_{6:6} < \frac{1}{c}X_{6:6}\right) = \int_0^? \int_0^? n \frac{x^{n-1}}{\theta^n} n \frac{y^{n-1}}{\left(\frac{\theta}{2}\right)^n} dy dx$$

żeby określić przedziały całkowania dobrze jest zrobić rysunek pomocniczy. Wiemy z odpowiedzi, że n to co najmniej 4, stąd c jest mniejsze od $5^{1/4} = 1.495$. Rysujemy X i Y , zaznaczamy θ , $\theta/2$ oraz wykreslamy x/c , gdzie c mniejsze od 1.495. Widać, że w pewnym punkcie dochodzimy do granicy $\theta/2$ (bo y maksymalnie może być $\theta/2$, ten punkt to $\frac{x}{c} = \frac{\theta}{2} \Rightarrow x = \frac{\theta c}{2}$. Stąd możemy całkować dla

x w przedziale od 0 do $\frac{\theta c}{2}$ a dla y od 0 do $\frac{x}{c}$, natomiast kolejna całka jest dla x od $\frac{\theta c}{2}$ do θ i dla y od 0 do $\frac{\theta}{2}$

$$\begin{aligned} P_1 \left(\frac{X_{6:6}}{Y_{6:6}} > c \right) &= P_1 \left(Y_{6:6} < \frac{1}{c} X_{6:6} \right) = \\ &= \int_0^{\frac{\theta c}{2}} \int_0^{\frac{x}{c}} n \frac{x^{n-1}}{\theta^n} n \frac{y^{n-1}}{\left(\frac{\theta}{2}\right)^n} dy dx + \int_{\frac{\theta c}{2}}^{\theta} \int_0^{\frac{\theta}{2}} n \frac{x^{n-1}}{\theta^n} n \frac{y^{n-1}}{\left(\frac{\theta}{2}\right)^n} dy dx = \end{aligned}$$

całki są dość żmudne

$$= \frac{c^n}{2^n \cdot 2} + 1 - \frac{c^n}{2^n} = \frac{2^{n+1} - c^n}{2^{n+1}} = \frac{2^{n+1} - 5}{2^{n+1}}$$

wynik to jest prawdopodobieństwo odrzucenia H_0 przy jej fałszywości. Moc testu statystycznego to:

Moc testu statystycznego rozumiana jest jako prawdopodobieństwo nieodrzućenia H_1 przy jej prawdziwości (odrzućenie H_0 przy jej fałszywości).

Żeby moc była większa od 0.9 to n musi być co najmniej równe 5

Rozwiązanie przepisane przez przypadek drugi raz:

Podobne do zadania z 1.10.2012

Rozkład jednostajny ciągły na przedziale $[a, b]$

$$f(x) = \frac{1}{b-a}$$

$$F(x) = \frac{x-a}{b-a}$$

$$E(X) = \frac{a+b}{2}$$

$$VAR(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$$

Dla rozkładu jednostajnego na przedziale $[0, \theta]$ estymator największej wiarygodności to: $\hat{\theta} = \max\{x_1, \dots, x_n\}$

Moc testu statystycznego rozumiana jest jako prawdopodobieństwo nieodrzućenia H_1 przy jej prawdziwości (odrzućenie H_0 przy jej fałszywości).

W zadaniu mamy:

$$K = \left\{ \frac{\max(X_1, \dots, X_n)}{\max(Y_1, \dots, Y_n)} > c \right\} = \left\{ \frac{X_{6:6}}{Y_{6:6}} > c \right\}$$

Jaki rozkład ma maksimum?

$$P(\max(X_1, \dots, X_N) < t) = P(X_1 < t) \cdot \dots \cdot P(X_n < t) = \left(\frac{t}{\theta}\right)^n$$

gęstość:

$$f_{X_{6:6}}(t) = n \frac{t^{n-1}}{\theta^n}$$

Teraz wykorzystując informację o rozmiarze testu policzymy c (przy prawdziwości H_0):

$$P_0(K) = 0.1$$

$$P_0\left(\frac{X_{6:6}}{Y_{6:6}} > c\right) = P_0\left(Y_{6:6} < \frac{1}{c}X_{6:6}\right) = (*)$$

można mały rysunek pomocniczy i mamy:

$$(*) = \int_0^\theta \int_0^{\frac{x}{c}} n \frac{x^{n-1}}{\theta^n} n \frac{y^{n-1}}{\theta^n} dy dx = 0.1$$

stąd

$$c^n = \frac{1}{0.2} = 5$$

Teraz przy prawdziwości H_1 mamy:

$$P_1\left(\frac{X_{6:6}}{Y_{6:6}} > c\right) = ?$$

Tu należy wykonać rysunek pomocniczy i mamy

$$\begin{aligned} P_1\left(\frac{X_{6:6}}{Y_{6:6}} > c\right) &= \int_0^{\frac{\theta c}{2}} \int_0^{\frac{x}{c}} n \frac{x^{n-1}}{\theta^n} n \frac{y^{n-1}}{(\theta/2)^n} dy dx + \int_{\frac{\theta c}{2}}^\theta \int_0^{\frac{\theta}{2}} n \frac{x^{n-1}}{\theta^n} n \frac{y^{n-1}}{(\theta/2)^n} dy dx = \\ &= \frac{c^n}{2^n \cdot 2} + \frac{2^n - c^n}{2^n} = \frac{2^{n+1} - c^n}{2^{n+1}} \\ &= \frac{2^{n+1} - \overbrace{c^n}^{=5}}{2^{n+1}} \geq 0.9 \rightarrow 2^n \geq \frac{2.5}{0.1} = 25 \\ &n \geq \frac{\ln(25)}{\ln(2)} = 4.64 \end{aligned}$$

stąd najmniejsze n równe 5.

Zadanie 5.2 Rozważamy model regresji liniowej postaci $Y_i = a + bx_i + \epsilon_i$, $i = 1, 2, 3, 4, 5$, gdzie a, b są nieznanymi parametrami rzeczywistymi $x_1 = x_2 = 1$, $x_3 = 3$, $x_4 = x_5 = 5$, a ϵ_i są niezależnymi zmiennymi losowymi o tym samym rozkładzie normalnym o wartości oczekiwanej 0 i wariancji 9.

Hipotezę $H_0 : b = 0$, przy alternatywie $H_1 : b \neq 0$ weryfikujemy testem o obszarze krytycznym postaci $\{|\hat{b}| > c\}$, gdzie \hat{b} jest estymatorem największej wiarygodności parametrów b , a stała c dobrana jest tak, aby test miał rozmiar 0.05. Stała c jest równa: ?

Rozwiązanie 5.2 PODOBNE 28.05.2012

Dla przypomnienia w rozkładzie normalnym:

$$aX + b \sim N(a\mu + b, (a\sigma)^2)$$

$$X_1 + X_2 \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$$

W rozkładzie normalnym:

$$f(y_i) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(y_i - \mu)^2}{2\sigma^2}}$$

W regresji liniowej funkcja wiarygodności jest postaci:

$$L = \prod_{i=1}^5 \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(y_i - a - bx_i)^2}{2\sigma^2}} = \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \right)^5 e^{-\sum_{i=1}^5 \frac{(y_i - a - bx_i)^2}{2\sigma^2}}$$

Bierzemy logarytm z funkcji wiarygodności:

$$\ln L = -5 \ln \sqrt{2\pi} - 5 \ln \sigma +$$

$$-\frac{(y_1 - a - b)^2 + (y_2 - a - b)^2 + (y_3 - a - 3b)^2 + (y_4 - a - 5b)^2 + (y_5 - a - 5b)^2}{2\sigma^2}$$

Pochodna po b :

$$\frac{\partial \ln L}{\partial b} =$$

$$-\frac{2(y_1 - a - b) - 2(y_2 - a - b) - 2 \cdot 3(y_3 - a - b) - 2 \cdot 5(y_4 - a - 5b) + 2 \cdot 5(y_5 - a - 5b)}{2\sigma^2} = 0$$

stąd

$$61b = y_1 + y_2 + 3y_3 + 5y_4 + 5y_5 - 15a$$

Analogiczna pochodna po a daje:

$$y_1 + y_2 + y_3 + y_4 + y_5 - 15b = 5a$$

Podstawiamy do równania z b i mamy:

$$16b = -2y_1 - 2y_2 + 2y_4 + 2y_5 \rightarrow b = \frac{-y_1 - y_2 + y_4 + y_5}{8}$$

stąd uwzględniając rozkład ϵ_i mamy:

$$b \sim N\left(4 \cdot \frac{9}{8^2}\right) = N\left(0, \frac{9 \cdot 4}{64}\right)$$

Test ma rozmiar 0.05, ale to test dwustronny (rozkład normalny) więc

$$P(b > c) = 0.025$$

$$P(b < c) = 0.975$$

Musimy unormować b :

$$\frac{b}{\frac{\sqrt{9 \cdot 2}}{\sqrt{64}}} < \frac{c}{\frac{\sqrt{9 \cdot 2}}{\sqrt{64}}}$$

Kwantyl stopnia 0.975 wynosi 1.96 stąd

$$\frac{c}{\frac{\sqrt{9 \cdot 2}}{\sqrt{64}}} = 1.96 \rightarrow c = 1.47$$

Rozwiązanie przez przypadek przepisane drugi raz:

Dla przypomnienia

$$aX + b \sim N(a\mu + b, (a\sigma)^2)$$

$$X_1 + X_2 \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$$

Rozkład normalny

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

Rozwiązując zadanie z regresją: reszty mają rozkład normalny. Stąd funkcja wiarygodności:

$$L = \prod_{i=1}^5 \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(y_i - a - bx_i)^2}{2\sigma^2}} = \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \right)^5 e^{-\sum_{i=1}^5 \frac{(y_i - a - bx_i)^2}{2\sigma^2}}$$

bierzemy logarytm z funkcji wiarygodności:

$$\begin{aligned} \ln L &= -5 \ln \sqrt{2\pi} - 5 \ln \sigma - \sum_{i=1}^5 \frac{(y_i - a - bx_i)^2}{2\sigma^2} = \\ &= -5 \ln \sqrt{2\pi} - 5 \ln \sigma - \\ &+ \frac{(y_1 - a - b)^2 + (y_2 - a - b)^2 + (y_3 - a - 3b)^2 + (y_4 - a - 5b)^2 + (y_5 - a - 5b)^2}{2\sigma^2} \end{aligned}$$

Pochodna po b :

$$\begin{aligned} \frac{\partial L}{\partial b} &= \\ -\frac{2(y_1 - a - b) - 2(y_2 - a - b) - 6(y_3 - a - 3b) + -10(y_4 - a - 5b) - 10(y_5 - a - 5b)}{2\sigma^2} &= 0 \end{aligned}$$

stąd

$$61b = y_1 + y_2 + 3y_3 + 5y_4 + 5y_5 - 15a$$

liczymy analogicznie pochodną po a i mamy:

$$y_1 + y_2 + y_3 + y_4 + y_5 - 15b = 5a$$

podstawiamy i mamy:

$$\hat{b} = \frac{-y_1 - y_2 + y_4 + y_5}{8}$$

biorąc pod uwagę $H_0 : b = 0$ oraz rozkład ϵ_i ,

$$\hat{b} \sim N(0, 4 \cdot \frac{9}{8^2}) = N\left(0, \frac{9 \cdot 4}{64}\right)$$

Mamy test dwustronny, więc:

$$P(\hat{b} > c) = 0.025$$

$$P(b < c) = 0.975$$

żeby użyć tablic rozkładu normalnego musimy znormalizować \hat{b}

$$\frac{\hat{b}}{\frac{\sqrt{92}}{\sqrt{64}}} < \frac{c}{\frac{\sqrt{92}}{\sqrt{64}}} \rightarrow \frac{c}{\frac{\sqrt{92}}{\sqrt{64}}} = 1.96 \rightarrow c = 1.47$$

Zadanie 5.3 Załóżmy, że niezależne zmienne losowe X_1, X_2, \dots, X_n , $n > 1$, mają rozkłady Pareto, zmienna X_i rozkład o gęstości

$$f_i(x) \begin{cases} \frac{2i}{(1+x)^{2i+1}} & \text{dla } x > 0 \\ 0 & \text{dla } x \leq 0 \end{cases}$$

$i = 1, 2, \dots, n$.

Wtedy prawdopodobieństwo $P(X_1 = \min\{X_1, \dots, X_n\})$ jest równe?

Rozwiązanie 5.3 Analogiczne do zadania 4 z 04.10.2010.

Dla przypomnienia:

$$P(X \leq Y) = \int_0^\infty \int_0^y f(x)f(y)dx dy$$

Mamy:

$$P(X_1 = \min\{X_1, \dots, X_n\}) = P(X_1 \leq X_1, X_1 \leq X_2, \dots, X_1 \leq X_n) =$$

$$P(X_1 \leq X_2, \dots, X_1 \leq X_n) = P(X_1 \leq \min\{X_2, \dots, X_n\})$$

Jaki rozkład ma minimum?

$$P(\underbrace{\min\{X_2, \dots, X_n\}}_{=Z} \leq t) = 1 - P(\min\{X_2, \dots, X_n\} > t) = 1 - \prod_{i=2}^n P(X_i > t) = (*)$$

liczymy dystrybuantę

$$P(X_i < t) = \int_0^t \frac{2i}{(1+x)^{2i+1}} dx = 1 - (1+x)^{-2i}$$

$$(*) = 1 - \prod_{i=2}^n (1+x)^{-2i} = 1 - \frac{1}{(1+x)^{2\sum_{i=2}^n i}} = 1 - \frac{1}{(1+x)^{n^2+n-2}}$$

$$\text{bo } 2\sum_{i=2}^n = 2\frac{2+n}{2}(n-1) = n^2 + n - 2.$$

Obliczyliśmy dystrybuantę dla minimum. Gęstość to:

$$f(z) = (n^2 + n - 2) \frac{1}{(1+x)^{n^2+n-1}}$$

$$\begin{aligned} P(X_1 \leq Z) &= \int_0^\infty \int_0^z \frac{2}{(1+x)^3} \cdot (n^2 + n - 2) \cdot \frac{1}{(1+z)^{n^2+n-1}} dx dz = \dots = \\ &= \frac{2}{n+n^2} \end{aligned}$$

Zadanie 5.4 Niech X_1, X_2, \dots, X_n będą niezależnymi zmiennymi losowymi takimi, że $EX_i = im$ i $VarX_i = 2i^2m^2$ dla $i = 1, 2, \dots, n$, gdzie $m > 0$ jest nieznanym parametrem. W klasie estymatorów parametru m postaci $\hat{m} = \sum_{i=1}^n c_i X_i$ wyznaczono estymator o najmniejszym błędzie średniokwadratowym. Błąd średniokwadratowy tego estymatora jest równy:?

Rozwiązanie 5.4 Analogiczne do zadania 9 z 3.10.2011

Błąd średniokwadratowy estymatora

$$MSE(\hat{\theta}) = E((\hat{\theta} - \theta)^2)$$

W zadaniu błąd średniokwadratowy to

$$E((m - \hat{m})^2)$$

odwróciliśmy kolejność...bo tak. Nie wpływa to istotnie na dalsze obliczenia.

1. Obliczmy błąd średniokwadratowy:

$$E((m - \hat{m})^2) = ?$$

Pamiętamy, że $VarX = EX^2 - (EX)^2$ stąd $EX^2 = VarX + (EX)^2$

$$E((m - \hat{m})^2) = (E(m - \hat{m}))^2 + Var(m - \hat{m}) = (E(m - \hat{m}))^2 + Var(\hat{m}) = (*)$$

m znika wariancji bo to wartość liczbową $m > 0$

$$(*) = (E(\hat{m}))^2 - 2E(\hat{m}) \cdot m + m^2 + Var(\hat{m}) = (*)$$

Liczmy:

$$E(\hat{m}) = \sum_{i=1}^n c_i E(X_i) = \sum_{i=1}^n c_i \cdot i \cdot m$$

$$\begin{aligned} \text{Var}(\hat{m}) &= \text{Var}\left(\sum_{i=1}^n c_i X_i\right) = \sum_{i=1}^n c_i^2 \text{Var}(X_i) = \sum_{i=1}^n 2 \cdot c_i^2 \cdot i^2 \cdot m^2 \\ (*) &= \left(\sum_{i=1}^n c_i \cdot i \cdot m\right)^2 - 2m \cdot \sum_{i=1}^n c_i \cdot i \cdot m + m^2 + \sum_{i=1}^n 2 \cdot c_i^2 \cdot i^2 \cdot m^2 \end{aligned}$$

W zadaniu mamy całą klasę estymatorów, które wyznaczane są przez c_i . Niech błąd będzie funkcją wszystkich c_i

$$f(c_1, \dots, c_n) = \left(\sum_{i=1}^n c_i \cdot i \cdot m\right)^2 - 2m \cdot \sum_{i=1}^n c_i \cdot i \cdot m + m^2 + \sum_{i=1}^n 2 \cdot c_i^2 \cdot i^2 \cdot m^2$$

2. Minimalizacja polega na policzeniu pochodnych względem c_i (pojedynczych c_i).
Mamy

$$\frac{\partial f}{\partial c_i} = 2 \sum_{i=1}^n (c_i \cdot i \cdot m)^2 \cdot i \cdot m - 2 \cdot m^2 \cdot i + 2 \cdot 2 \cdot c_i \cdot i^2 m^2 = 0$$

dochodzimy do

$$\sum c_i \cdot i - 1 + 2c_i \cdot i = 0$$

niech teraz

$$f(i) = \sum c_i \cdot i - 1 + 2c_i \cdot i$$

3. Teraz niech

$$\sum_{i=1}^n f(i) = 0$$

stąd

$$\begin{aligned} \sum f(i) &= n \sum c_i \cdot i - n + 2 \sum c_i \cdot i = 0 \\ (n+2) \sum c_i \cdot i &= n \\ \sum c_i \cdot i &= \frac{n}{n+2} \end{aligned}$$

4. Wstawiamy wynik do $f(i) = 0$

$$\frac{n}{n+2} = 1 - 2c_i \cdot i \rightarrow c_i \cdot i = \frac{1}{n+2}$$

5. Liczymy błąd średniokwadratowy

$$E((m - \hat{m})^2) = m^2 \left(\sum c_i \cdot i\right)^2 - 2m \sum c_i \cdot i + m^2 + m^2 2 \sum (c_i \cdot i)^2 =$$

podstawiamy wyliczone wcześniej wartości

$$= \frac{2m^2}{n+2}$$

Zadanie 5.5 Mamy dwie urny: I i II. Na początku doświadczenia w każdej z urn znajdują się 2 kule białe i 2 czarne. Losujemy po jednej kuli z każdej urny - po czym kulę wylosowaną z urny I wrzucamy do urny II, a tę wylosowaną z urny II wrzucamy do urny I. Czynność powtarzamy wielokrotnie. Niech X_n oznacza zmienną losową równą liczbie kul białych w urnie I po n -tym powtórzeniu czynności. Wtedy granica:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E(X_n X_{n+1})$$

jest równa ?.

Rozwiązanie 5.5 *Identyczne jak 4 z 25.03.2013. Wykorzystamy łańcuchy Markowa i macierz prawdopodobieństw przejść pomiędzy stanami. Macierz p - p przejść przedstawia się następująco: mamy wobec tego prawdopodobieństwa ze po wielu*

	0	1	2	3	4
0	0	1	0	0	0
1	1/16	6/16	9/16	0	0
2	0	4/16	8/16	4/16	0
3	0	0	9/16	6/16	1/16
4	0	0	0	1	0

próbach będziemy przebywali w danym stanie (tip: zapisujemy w odwrotnej kolejności niż sumowanie się do jedynki (czyli kolumnami w naszym przypadku))

$$P_0 = 1/16P_1$$

$$P_1 = P_0 + 6/16P_1 + 4/16P_2$$

$$P_2 = 9/16P_1 + 8/16P_2 + 9/16P_3$$

$$P_3 = 9/16P_2 + 6/16P_3 + 1/16P_4$$

$$P_4 = 1/16P_3$$

$$P_0 + P_1 + P_2 + P_3 + P_4 = 1$$

stąd $P_0 = 1/70$, $P_1 = 16/70$, $P_2 = 36/70$, $P_3 = 16/70$, $P_4 = 1/70$ macierz wartości $X_n X_{n+1}$

	0	1	2	3	4
0	0	0	0	0	0
1	0	1	2	3	4
2	0	2	4	6	8
3	0	3	6	9	12
4	0	4	8	12	16

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E(X_n \cdot X_{n+1}) = 1 \cdot P_1 \cdot 6/16 + 2 \cdot P_1 \cdot 9/16 +$$

$$\begin{aligned}
 &+2 \cdot P_2 \cdot 4/16 + 4 \cdot P_2 \cdot 9/16 + 6 \cdot P_2 \cdot 4/16 + \\
 &6 \cdot P_3 \cdot 9/16 + 9 \cdot P_3 \cdot 6/16 + 12 \cdot P_3 \cdot 1/16 + \\
 &+12 \cdot P_4 \cdot 1 = 30/7
 \end{aligned}$$

Zadanie 5.6 O zmiennych losowych X_1, X_2, \dots, X_{12} o tej samej wartości oczekiwanej równej 2 oraz tej samej wariancji równej 1, zakładamy, iż:

$$COV(X_i, X_j) = \frac{1}{3}$$

dla $i \neq j$.

Zmienne losowe $\epsilon_1, \dots, \epsilon_{12}$ są nawzajem niezależne oraz niezależne od zmiennych losowych X_1, \dots, X_{12} i mają rozkłady prawdopodobieństwa postaci:

$$P(\epsilon_i = 1) = P(\epsilon_i = 1/2) = P(\epsilon_i = 0) = \frac{1}{3}$$

Wariancja zmiennej losowej $S = \sum_{i=1}^{12} \epsilon_i \cdot X_i$ jest równa ?.

Rozwiązanie 5.6 Z definicji kowariancji:

$$Cov(X, Y) = E(X \cdot Y) - EX \cdot EY$$

$$\begin{aligned}
 Var(S) &= Var\left(\sum_{i=1}^{12} \epsilon_i \cdot X_i\right) = E\left(\left(\sum_{i=1}^{12} \epsilon_i \cdot X_i\right)^2\right) - \left(E\left(\sum_{i=1}^{12} \epsilon_i \cdot X_i\right)\right)^2 \\
 &= E\left(\left(\sum_{i=1}^{12} \epsilon_i \cdot X_i\right)^2\right) =
 \end{aligned}$$

rozkpisujemy powyższe i wyznaczamy

$$= 12E(\epsilon_1^2) \cdot E(X_1^2) + 12(12-1)E(\epsilon_i)E(\epsilon_j) + E(X_i X_j) = (*)$$

ostatni czynnik zawiera zmienne skorelowane

$$E(\epsilon_i) = 1/2$$

$$E(\epsilon_i^2) = 1^2 \cdot 1/3 + (1/2)^2 \cdot 1/3 = 5/12$$

$$E(X_i^2) = Var(X_i) + (EX_i)^2 = 5$$

$$E\left(\sum \epsilon_i X_i\right) = 12E(\epsilon_i X_i) = 12$$

$$Cov(X_i, X_j) = 1/3 = E(X_i X_j) - EX_i \cdot EX_j \rightarrow E(X_i X_j) = 13/3$$

$$(*) = 12 \cdot 5/12 \cdot 5 + 12 \cdot 11 \cdot 1/2 \cdot 1/2 \cdot 13/3 = 168$$

$$Var(S) = 168 - 144 = 24$$

Zadanie 5.7 Załóżmy, że X_1, \dots, X_5 jest próbka z rozkładu normalnego $N(\mu, \sigma^2)$ o nieznanej wartości oczekiwanej i nieznanej wariancji, zaś X_6 jest zmienną losową z tego samego rozkładu, niezależną od próbki. Interpretujemy zmienną X_6 jako kolejną obserwację, która pojawi się w przyszłości, ale obecnie jest nieznana.

Zbuduj ‘przedział ufności’

$$[L, U] = [L(X_1, \dots, X_5), U(X_1, \dots, X_5)]$$

oparty na próbkę X_1, \dots, X_5 taki, że

$$Pr(L(X_1, \dots, X_5) \leq X_6 \leq U(X_1, \dots, X_5)) = 0.95$$

przy tym żądamy, żeby przedział był symetryczny tzn. $\frac{1}{2}(L+U) = \bar{X}$. Używamy tutaj oznaczeń:

$$\bar{X} = \frac{1}{5} \sum_{i=1}^5 X_i$$

$$S^2 = \frac{1}{4} \sum_{i=1}^5 (X_i - \bar{X})^2$$

Rozwiązanie 5.7 *Takie samo jak zadanie 6 z 17.05.2003*

Patrzymy na odpowiedzi i widzimy, że mamy zbudować symetryczny przedział ufności postaci:

$$P(|X_6 - \bar{X}| < cS)$$

Wiemy, że

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{5}\right)$$

$$X_6 - \bar{X} \sim N\left(0, \frac{6}{5}\sigma^2\right)$$

Dla przypomnienia parę własności:

1. Dla rozkładu normalnego S^2 jest niezależne od \bar{X} .

2. Jeżeli $Z \sim N(0, 1)$ oraz $Y \sim \chi^2(n)$ to

$$T = \frac{Z}{\sqrt{\frac{Y}{n}}} \sim T(n)$$

3. Gdy $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum (X_i - \bar{X})^2$, $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum X_i$

$$\frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu)}{S} \sim T(n-1)$$

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1) \rightarrow \frac{1}{\sigma^2} \sum (X_i - \bar{X})^2 \sim \chi^2(n-1)$$

W zadaniu widać, że obie strony należy podzielić przez S a wtedy jesteśmy blisko rozkładu t -studenta. Zrobimy następujące obliczenia korzystając z powyższych własności:

$$\frac{4 \cdot S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_4$$

zapiszmy:

$$\begin{aligned} P \left(\frac{\frac{|X_6 - \bar{X}|}{\sqrt{\frac{6}{5}\sigma^2}}}{\sqrt{\frac{\frac{4S^2}{\sigma^2}}{4}}} < \frac{cS}{\sqrt{\frac{\frac{4S^2}{\sigma^2}}{4}} \cdot \sqrt{\frac{6}{5}\sigma^2}} \right) = \\ = P \left(\underbrace{|Z|}_{\sim T(4)} < c \frac{\sqrt{5}}{\sqrt{6}} \right) = 0.95 \end{aligned}$$

oczywiście moduł nie ma rozkładu T studenta, ale w tablicach mamy wartości krytyczne dla poziomu α i testu dwustronnego, więc

$$c \frac{\sqrt{5}}{\sqrt{6}} = 2.7764 \rightarrow c = 3.04$$

i to należało znaleźć.

Zadanie 5.8 Niech N, X_1, X_2, \dots będą niezależnymi zmiennymi losowymi przy $\Lambda = \lambda$. Zmienne $X_i, i = 1, 2, \dots$, mają warunkowe rozkłady wykładnicze o wartości oczekiwanej $\frac{1}{\lambda}$ przy $\Lambda = \lambda$. Warunkowy rozkład zmiennej losowej N przy danym $\Lambda = \lambda$ jest rozkładem Poissona o wartości oczekiwanej λ . Rozkład brzegowy zmiennej Λ jest rozkładem gamma o gęstości:

$$f(\lambda) = \begin{cases} \frac{8}{3}\lambda^3 e^{-2\lambda} & \text{gd}y \lambda > 0, \\ 0 & \text{gd}y \lambda \leq 0. \end{cases}$$

niech

$$S = \begin{cases} \sum_{i=1}^N X_i & \text{gd}y N > 0, \\ 0 & \text{gd}y N = 0. \end{cases}$$

i

$$T = \begin{cases} \sum_{i=1}^N Y_i & \text{gd}y N > 0, \\ 0 & \text{gd}y N = 0. \end{cases}$$

gdzie $Y_i = \min\{X_i, 2\}$

Oblicz współczynnik kowariancji $Cov(S, T)$.

Rozwiązanie 5.8 Analogiczne do zadania 3 z 30.09.2013. Zadanie jest średnio rozwiązywalne na egzaminie (za dużo całek)

Z definicji

$$Cov(S, T) = E(S \cdot T) - E(S) \cdot E(T) \cdot E(S)$$

$$E(S) = E(E(S|N))$$

$$E(S|N) = N \cdot E(X_1) = \frac{N}{\lambda}$$

$$E(N/\lambda) = \frac{1}{\lambda} \cdot \lambda = 1$$

oczywiście powyższe również jest warunkowe przy znanym λ . Dalej mamy:

$$E(T) = E\left(\sum_{i=1}^N \min(X_i, 2)\right) = N \cdot E(\min(X_i, 2))$$

$$E(\min(X_i, 2)) = \int_0^2 x f(x) dx + 2 \cdot \Pr(X_i > 2) = (*)$$

X_i ma rozkład wykładniczy $f(x) = \lambda e^{-\lambda x}$, dystrybuanta: $F(x) = 1 - e^{-\lambda x}$

$$\int_0^2 x \lambda e^{-\lambda x} dx = -2e^{-2\lambda} + \frac{1 - e^{-\lambda^2}}{\lambda} = \frac{1 - e^{-2\lambda}(1 + 2\lambda)}{\lambda}$$

$$\Pr(X_i > 2) = e^{-2\lambda}$$

wracając

$$(*) = \frac{1 - e^{-2\lambda}(1 + 2\lambda)}{\lambda} + 2e^{-2\lambda} = \frac{1 - e^{-2\lambda}}{\lambda}$$

Względem N

$$E\left(N \cdot \frac{1 - e^{-2\lambda}}{\lambda}\right) = 1 - e^{-2\lambda}$$

Względem λ

$$\begin{aligned} E(1 - e^{-2\lambda}) &= 1 - \int_0^\infty e^{-2\lambda} \frac{8}{3} \lambda^3 e^{-2\lambda} d\lambda = \\ &= 1 - \frac{8}{3} \int_0^\infty \lambda^3 e^{-4\lambda} d\lambda = (*) \end{aligned}$$

Z rozkładu Gamma:

Rozkład Gamma

$$f(x) = \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\beta x} \quad x > 0$$

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

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

Widzimy, że $\alpha = 4$, $\beta = 4$ brakuje składnika

$$\frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} = \frac{4^4}{\Gamma(4)} = \frac{256}{3!} = \frac{256}{6} = \frac{128}{3}$$

mamy:

$$(*) = 1 - \frac{8}{3} \frac{3}{128} \underbrace{\int_0^\infty \frac{128}{3} \lambda^3 e^{-4\lambda} d\lambda}_{=1} = \frac{15}{16}$$

Teraz trzeba rozważyć

$$\begin{aligned} E(S \cdot T) &= NE(X_i \cdot \min(X_i, 2)) + N(N-1)E(X_i \cdot \min(X_j, 2)) = \\ &= N \cdot E(X_i \min(X_i, 2)) + N(N-1) \cdot \frac{1}{\lambda} \cdot E(\min(X_j, 2)) = (*) \end{aligned}$$

kluczowe jest:

$$\begin{aligned} E(X_i \min(X_i, 2)) &= \int_0^2 x^2 f(x) dx + \int_2^\infty 2x f(x) dx = \\ &= \frac{2 - 2e^{-2\lambda}(2\lambda^2 + 2\lambda + 1)}{\lambda^2} + \frac{e^{-2\lambda}(4\lambda + 2)}{\lambda} \end{aligned}$$

wracając

$$(*) = N \cdot \frac{2 - 2\lambda e^{-2\lambda} - 2e^{-2\lambda}}{\lambda^2} + N(N-1) \cdot \frac{1}{\lambda} \cdot \frac{1 - e^{-2\lambda}}{\lambda} = \Delta$$

$$E(\Delta) = \frac{2}{\lambda} - 2e^{-2\lambda} - \frac{2}{\lambda} e^{-2\lambda} + 1 - e^{-2\lambda} = \Delta_2$$

$$E(\Delta_2) = \frac{95}{48}$$

Wynik:

$$\frac{95}{48} - \frac{15}{16} = \frac{25}{24}$$

Zadanie 5.9 Urna zawiera 5 kul o numerach 0,1,2,3,4. Z urny ciągniemy kulę, zapisujemy numer i kulę wrzucamy z powrotem do urny. Czynność tę powtarzamy, aż kule z numerami 1,2,3 zostaną wyciągnięte co najmniej raz. Oblicz prawdopodobieństwo zdarzenia, że czynność powtórzymy 5 razy.

Rozwiązanie 5.9 Mamy 5 losowań:

$$\square, \square, \square, \square, \square$$

Liczba wszystkich możliwych wyników tego losowania to

$$5^5 = 3125.$$

W 5 tym losowaniu musi zostać wyciągnięta kula o numerze 1 lub 2 lub 3 żeby zakończyć proces. Dla ustalenia uwagi przyjmijmy, że to 1. (potem odpowiednie kombinacje pomnożymy razy 3 możliwości, widać od razu, że odpowiedzi A i E odpadają bo licznik nie dzieli się przez 3). Do zadania podejmiemy w następujący sposób: gdy wiemy, jak kończy się układ losowań to pozostałych razem jest

$4^4 = 256$ możliwości. Wśród tych możliwości znajdziemy zdarzenia niesprzyjające.

1. Losowania w których nie ma 1,2,3:

$$[0/4], [0/4], [0/4], [0/4]$$

razem $2^4 = 16$ sposobów.

2. Jeżeli wylosowaliśmy dwójkę, ale nie wylosowaliśmy trójki:

$$[2], [0/4], [0/4], [0/4] \rightarrow \binom{4}{1} 2^3 = 32 \text{ sposobów}$$

$$[2], [2], [0/4], [0/4] \rightarrow \binom{4}{2} 2^2 = 24 \text{ sposobów}$$

$$[2], [2], [2], [0/4] \rightarrow \binom{4}{3} 2^1 = 8 \text{ sposobów}$$

$$[2], [2], [2], [2] \rightarrow 1 \text{ sposób}$$

razem: 65 sposobów 3. Analogicznie jeżeli wylosowaliśmy trójkę, ale nie wylosowaliśmy dwójki mamy 65 sposobów.

Wobec tego niesprzyjających zdarzeń jest $65 + 65 + 16 = 146$, odejmujemy od wszystkich możliwości w tym podzbiorze zdarzeń i mamy: $256 - 146 = 110$ sprzyjających sposobów. Wobec tego jeżeli uwzględnimy mnożenie przez 3 z początku mamy 330 sprzyjających zdarzeń. Stąd prawdopodobieństwo jest równe:

$$\frac{330}{5^5}$$

Zadanie 5.10 Niech $X_1, X_2, X_3, X_4 \dots$ zadanie analogiczne do zadania 1 z 15.03.2010.

6 Egzamin z 29 września 2014

Zadanie 6.1 Identyczne jak w 13.10.2001

Niech $N_0 = N - N_1$ oraz

$$N_1 = \begin{cases} \sum_{i=1}^N X_i & \text{gdzie } N > 0, \\ 0 & \text{gdzie } N = 0. \end{cases}$$

gdzie N jest zmienną losową o rozkładzie ujemnym dwumianowym:

$$P(N = n) = (n+1) \left(\frac{1}{3}\right)^2 \left(\frac{2}{3}\right)^n$$

gdzie $n = 0, 1, 2, \dots$ zaś $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ są zmiennymi losowymi niezależnymi od N i od siebie nawzajem. Zakładamy, że każda ze zmiennych X_i ma rozkład Bernoulliego: $P(X_i = 1) = \frac{3}{4}$ i $P(X_i = 0) = \frac{1}{4}$. Wtedy:

$$E\left(\frac{N_1}{N_0 + 1}\right) = ?$$

Rozwiązanie 6.1 Mamy: $E\left(\frac{N_1}{N_0 + 1}\right)$, N_1 oraz N_0 zależne jest od wartości N . Dla przypomnienia:

Law of total expectation:

$$E(X) = \sum_{i=1}^n E(X | A_i) P(A_i).$$

Z własności warunkowej wartości oczekiwanej $E(X) = E(E(X|Y))$. Przykład: $E(T) = E(E(T|N)) = \sum_{n=0}^{\infty} E(T|N = n) P(N = n)$

The following formulation of the law of iterated expectations plays an important role in many economic and finance models:

$$E(X | I_1) = E(E(X | I_2) | I_1),$$

więc w pierwszym kroku:

$$E\left(\frac{N_1}{N_0 + 1}\right) = \sum_{k=1}^N E\left(\frac{N_1}{N_0 + 1} | N = n\right) \cdot P(N = n) =$$

zaczynamy od $n = 1$ ze względu na fakt, że gdy $N = 0$ to mamy 0.

$$= \sum_{n=1}^N E\left(\frac{N_1}{N_0 + 1} | N = n\right) \cdot (n+1) \left(\frac{1}{3}\right)^2 \left(\frac{2}{3}\right)^n = (*)$$

Dla przypomnienia:

Rozkład dwumianowy

$$p_k = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$$

gdzie $k = 0, 1, \dots, n$

$$E(X) = np$$

$$Var(X) = np(1-p)$$

przy ustalonym N jest

$$E\left(\frac{N_1}{N_0+1} \mid N = k\right) = E\left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n - \sum_{i=1}^n X_i}\right)$$

Suma zmiennych losowych o rozkładzie zero-jedynkowym na rozkład dwumianowy. Równocześnie korzystamy z prawa leniwego statystyka i mamy:

$$(*) = \left(\frac{1}{3}\right)^2 \sum_{n=1}^{\infty} \left((n+1) \left(\frac{2}{3}\right)^n \sum_{k=0}^n \frac{k}{n-k+1} \binom{n}{k} \left(\frac{3}{4}\right)^k \left(\frac{1}{4}\right)^{n-k} \right) =$$

zauważmy, że dla $k=0$ jest zero mamy:

$$= \left(\frac{1}{3}\right)^2 \sum_{n=1}^{\infty} \left((n+1) \left(\frac{2}{3}\right)^n \sum_{k=1}^n \frac{k}{n-k+1} \binom{n}{k} \left(\frac{3}{4}\right)^k \left(\frac{1}{4}\right)^{n-k} \right) =$$

Teraz będziemy starali się przesunąć wszystko tak żeby otrzymać rozkład dwumianowy i go zwinąć do jedynki (suma po funkcji rozkładu daje jeden)

$$\begin{aligned} &= \left(\frac{1}{3}\right)^2 \sum_{n=1}^{\infty} \left((n+1) \left(\frac{2}{3}\right)^n \sum_{k=0}^n \underbrace{\frac{k}{n-k+1} \frac{n!}{k!(n-k)!}}_{= \frac{n!}{(k-1)!(n-k+1)!}} \left(\frac{3}{4}\right)^k \underbrace{\left(\frac{1}{4}\right)^{n-k}}_{\left(\frac{3}{4}\right)^{k-1} \left(\frac{1}{4}\right)^{n-k+1} \cdot \frac{3}{4} \cdot 4} \right) = \\ &= \left(\frac{1}{3}\right)^2 \sum_{n=1}^{\infty} \left((n+1) \left(\frac{2}{3}\right)^n \cdot 3 \cdot \underbrace{\sum_{k=0}^{n-1} \binom{n}{k} \left(\frac{3}{4}\right)^k \left(\frac{1}{4}\right)^{n-k}}_{1 - (3/4)^k} \right) = \\ &= 3 \cdot \frac{1}{3^2} \left(\sum_{n=1}^{\infty} n(2/3)^n = \sum_{n=1}^{\infty} n(1/2)^n + \sum_{n=1}^{\infty} (2/3)^n - \sum_{n=1}^{\infty} (1/2)^n \right) = (*) \end{aligned}$$

Dla przypomnienia wzory:

$$I_0(v) = \sum_{n=0}^{\infty} v^n = \frac{1}{1-v}$$

$$I_1(v) = \sum_{n=1}^{\infty} n v^n = \frac{v}{(1-v)^2}$$

$$I_2(v) = \sum_{n=1}^{\infty} n^2 v^n = \frac{v(v+1)}{(1-v)^3}$$

po podstawieniach:

$$(*) = \frac{5}{3}$$

Zadanie 6.2 Podobne do 3 z 5.06.2006 inne eg 49/10

Niech X_1, \dots, X_{10} będą niezależnymi zmiennymi losowymi z rozkładu prawdopodobieństwa o gęstości

$$f_{\theta, \alpha}(x) = \begin{cases} \frac{1}{\alpha} e^{-(x-\theta)/\alpha} & \text{dla } x \geq \theta, \\ 0 & \text{dla } x < \theta. \end{cases}$$

Wyznaczono estymator największej wiarygodności $(\hat{\theta}, \hat{\alpha})$ parametrów (θ, α) w sytuacji, gdy oba parametry są nieznane $\alpha > 0$. A następnie zbudowano przedział ufności dla parametru α , w oparciu o estymator $\hat{\alpha}$, postaci $[c\hat{\alpha}, d\hat{\alpha}]$, taki, że:

$$P_{\theta, \alpha}(\alpha < c\hat{\alpha}) = P_{\theta, \alpha}(\alpha > d\hat{\alpha}) = 0.05.$$

Liczba c jest równa: ?.

Rozwiązanie 6.2 Podany w zadaniu rozkład to przesunięty rozkład wykładniczy (szukać *shifted exponential*; *two parameter exponential*). Dla przypomnienia:

Rozkład wykładniczy

$$f(x) = \beta e^{-\beta x}$$

$$E(X) = \frac{1}{\beta}$$

$$VAR(X) = \frac{1}{\beta^2}$$

Własności:

(1) gdy $X \sim \text{Exp}(\beta)$ to $kX \sim \text{Exp}(\beta/k)$.

(2) gdy $X \sim \text{Exp}(\beta)$ i $Y \sim \text{Exp}(\beta)$ to $X + Y \sim G(1 + 1, \beta)$

W zadaniu należy wyznaczyć estymator α . Estymator największej wiarygodności uzyskujemy przy pomocy funkcji wiarygodności:

$$L = \prod_{i=1}^{10} \frac{1}{\alpha} e^{-\frac{(x_i - \theta)}{\alpha}} = \prod_{i=1}^{10} \left(\frac{1}{\alpha} \right) e^{-\sum_{i=1}^{10} \frac{x_i - \theta}{\alpha}}$$

logarytmujemy:

$$\ln L = \underbrace{10 \ln \frac{1}{\alpha}}_{-10 \ln \alpha} - \sum_{i=1}^{10} \frac{x_i - \theta}{\alpha}$$

liczymy pochodną po α

$$\frac{\partial L}{\partial \alpha} = -10 \frac{1}{\alpha} + \alpha^{-2} \sum_{i=1}^{10} (x_i - \theta) = 0$$

stąd

$$\alpha = \bar{X} - \theta$$

więc potrzebny nam jest również estymator θ , $\frac{\partial L}{\partial \theta}$ nic nam nie da, ale wiemy, że $x_i \geq \theta$ oraz znamy postać funkcji wiarygodności. Przy ustalonym α maksymalizacja funkcji wiarygodności następuje gdy czynnik $\frac{\theta}{\alpha}$ jest możliwie największy. Skoro θ mniejsza lub równa od każdego x_i to estymatorem największej wiarygodności będzie $\min(x_1, \dots, x_{10})$. Stąd:

$$\hat{\alpha} = \bar{X} - \min(x_1, \dots, x_{10})$$

Przydatne własności

Przy użyciu powyższych, gdy $X_i \sim \text{Exp}(\beta)$

$$\sum_{i=1}^n X_i \sim \text{Gamma}(n, \beta)$$

$$\beta \bar{X}_n \sim \text{Gamma}(n, n)$$

gdy $X \sim \text{Gamma}(a, b) \rightarrow 2 \cdot b \cdot X \sim \chi^2(n)$, $n = 2 \cdot a$ bo gdy $\alpha = \frac{n}{2}$ oraz $\beta = \frac{1}{2}$ to mamy rozkład ch-kwadrat z n stopniami swobody

stąd

$$2n\beta \bar{X}_n \sim \chi^2(2n)$$

Wracając do zadania. Mamy

$$P(\alpha < c\hat{\alpha}) = P\left(\frac{1}{c} < \frac{1}{\alpha} (\bar{X} - X_{1:10})\right) = 0.05$$

musimy wyznaczyć rozkład. Należy zwrócić uwagę, że zmienne powyżej pochodzą z przesuniętego rozkładu wykładniczego. Żeby operować na zmiennych ze zwykłego rozkładu wykładniczego potrzebujemy $X' = X - \theta$ bo korzystając z transformacji zmiennych, gdy $Y = aX + b$ to $g(y) = f\left(\frac{y-b}{a}\right) \frac{1}{|a|}$. Mamy:

$$\bar{X} - X_{1:10} = \bar{x} - \min(X_1, \dots, X_{10}) = \bar{X} - \theta - (\min(X_1, \dots, X_{10}) - \theta) =$$

$$\frac{1}{10} \sum_{i=1}^{10} (X_i - \theta) - \min(X_1 - \theta, \dots, X_{10} - \theta) =$$

$$= \frac{1}{10} \sum_{i=1}^{10} X'_i - \min(X'_1, \dots, X'_{10})$$

Korzystając z własności rozkładów:

$$\frac{1}{10} X'_i \sim \text{Exp}(10 \cdot \beta)$$

$$\min(X'_1, \dots, X'_{10}) \sim \text{Exp}(10 \cdot \beta)$$

Dalej:

$$\frac{1}{10} \sum_{i=1}^{10} X'_i - \min(X'_1, \dots, X'_{10}) \sim \text{Gamma}(9, 10\beta)$$

Z treści $\beta = \frac{1}{\alpha}$, stąd

$$\frac{1}{\alpha} \left(\frac{1}{10} \sum_{i=1}^{10} X'_i - \min(X'_1, \dots, X'_{10}) \right) \sim \text{Gamma}(9, 10)$$

Mamy:

$$P \left(\underbrace{\frac{1}{\alpha} (\bar{X} - \min(X_1, \dots, X_{10}))}_{\sim \text{Gamma}(9, 10)} > \frac{1}{c} \right) = 0.05$$

Jako, że dostaniemy tablice chi-kwadrat a nie gamma, robimy transformację zgodnie z powyższymi wzorami. $\alpha = \frac{n}{2}$, $\beta = \frac{1}{2}$:

$$P \left(\underbrace{\frac{20}{\alpha} (\bar{X} - \min(X_1, \dots, X_{10}))}_{\sim \chi^2(18)} > \frac{20}{c} \right) = 0.05$$

Odczytujemy z tablic wartość krytyczną dla 0.05 i mamy:

$$\frac{20}{c} = 28.8693 \rightarrow c \approx 0.69$$

Zadanie 6.3 Niech (X, Y) będzie dwuwymiarową zmienną losową o funkcji gęstości:

$$f(x, y) = \begin{cases} e^{-x} & \text{gdzie } x > 0, y \in (0; 1), \\ 0 & \text{w przeciwnym wypadku.} \end{cases}$$

Niech $Z = X + 2Y$. Wtedy $E(X|Z = 3)$ jest równa?

Rozwiązanie 6.3 Warunkowa wartość oczekiwana:

$$E(X|Y = y) = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x|y) dx = \frac{1}{f_Y(y)} \int_{-\infty}^{\infty} x f(x, y) = \frac{\int_{-\infty}^{\infty} x f(x, y) dx}{\int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dx}$$

Z treści zadania:

$$E(X|X + 2Y = 3) = E(X|Y = \frac{3}{2} - \frac{1}{2}X)$$

Tu potrzebny jest rysunek pomocniczy, który pozwala stwierdzić, że $x \in (1, 3)$ (bo z treści $y \in (0, 1)$). Stąd

$$E(X|X + 2Y = 3) = \frac{\int_1^3 x e^{-x} dx}{\int_1^3 e^{-x} dx} = \frac{2 - 4e^{-2}}{1 - e^{-2}}$$

Zadanie 6.4 Podobne do z 10 z 11.10.2004

Niech X_1, X_2, X_3, X_4 będzie próbą z rozkładu jednostajnego o gęstości

$$f_\theta(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} & \text{gdy } x \in (0, \theta) \\ 0 & \text{w przeciwnym wypadku.} \end{cases}$$

Zakładamy, że nieznaną parametr θ jest zmienną losową o rozkładzie z funkcją gęstości daną wzorem

$$\pi(\theta) = \begin{cases} \frac{4}{3}\theta^4 e^{-2\theta} & \text{gdy } \theta > 0 \\ 0 & \text{gdy } \theta \leq 0. \end{cases}$$

Hipotezę $H_0 : \theta \leq 3$ przy alternatywnie $H_1 : \theta > 3$ odrzucamy dla tych wartości (x_1, x_2, x_3, x_4) , dla których prawdopodobieństwo a posteriori zbioru $\theta : \theta > 3$ jest większe niż $\frac{1}{2}$. Rozmiar tego testu jest równy: ?.

Rozwiązanie 6.4 Kilka uwag początkowych: rozmiar testu = poziom istotności, $x \in (0, \theta)$ oznacza, że $\theta \geq \max(x_1, \dots, x_4)$. Bayesowski przedział ufności $[\theta_1, \theta_2]$ na poziomie

$$\alpha = \int_{\theta_1}^{\theta_2} f(\theta|x) dx$$

gdzie $f(\theta|x)$ - gęstość a posteriori dla θ . Rozwiązanie:

Wyznaczamy gęstość rozkładu a posteriori parametru θ , czyli:

$$f_{\theta|X}(\theta|x) = \frac{f(x_1, \dots, x_4; \theta)}{f(x_1, \dots, x_4)} = ?$$

Żeby policzyć coś takiego najpierw liczymy odwrotny warunek:

$$\begin{aligned} f(x|\theta) &= \frac{f(x, \theta)}{f(\theta)} \rightarrow f(x, \theta) = f(x|\theta)f(\theta) = \\ &= f(x_1, \dots, x_4|\theta)f(\theta) = \left(\prod_{i=1}^4 f(x_i|\theta) \right) \underbrace{f(\theta)}_{=\pi(\theta)} = \end{aligned}$$

$$= \frac{1}{\theta^4} \cdot \chi_{X_{4:4}}(0, \theta) \cdot \frac{4}{3} \theta^4 e^{-2\theta} = \frac{4}{3} e^{-2\theta} \chi_{X_{4:4}}(0, \theta)$$

gdzie $\chi_{X_{4:4}}(0, \theta)$ to funkcja indykatorowa pokazująca dla jakiego θ pochodna jest niezerowa tj. θ musi być większa maksimum z próby. Wiemy, że $f(x_1, \dots, x_4)$ to rozkład brzegowy gęstości łącznej $f(x_1, \dots, x_4, \theta)$, stąd:

$$f(x_1, \dots, x_4) = \int_0^\infty \frac{4}{3} e^{-2\theta} \chi_{X_{4:4}}(0, \theta) d\theta =$$

biorąc pod uwagę, że $\theta \geq \max(x_1, \dots, x_4)$ to mamy:

$$\int_{X_{4:4}}^\infty \frac{4}{3} e^{-2\theta} d\theta = \frac{4}{3} \frac{e^{-2\theta}}{-2} \Big|_{\underbrace{x_m}_{=x_{max}}}^\infty = \frac{2}{3} e^{-2x_m}$$

$$\begin{aligned} f(\theta|x) &= \frac{\frac{4}{3} e^{-2\theta} \chi_{X_{4:4}}(0, \theta)}{\frac{2}{3} e^{-2x_m}} = 2e^{-2\theta} e^{2x_m} \chi_{X_{4:4}}(0, \theta) = \\ &= 2e^{-2\theta} e^{2x_m} \quad \text{dla } \theta > x_m \end{aligned}$$

Z treści, prawdopodobieństwo a posteriori (po tym gdy wiem, co się wylosowało) ma być większe od 1/2 czyli:

$$P(\theta > 3 | x_1, \dots, x_4) > \frac{1}{2}$$

mamy

$$P(\theta > 3 | x_1, \dots, x_4) = \int_3^\infty 2e^{-2\theta} e^{2x_m} d\theta = e^{2x_m} e^{-6}$$

czyli mamy warunek

$$\underbrace{e^{2x_m} e^{-6}}_{\text{obszar krytyczny}} > \frac{1}{2} \rightarrow x_m > 3 - \frac{\ln 2}{2}$$

czyli

$$K = \{x_m > 3 - \frac{\ln 2}{2}\}$$

Dla przypomnienia poziom istotności (rozmiar testu): $P_\theta(K) \leq \alpha$

$$P\left(x_m > 3 - \frac{\ln 2}{2}\right) = ?$$

$$P(\max(x_1, \dots, x_4) < x) = P(x_1 < x) \cdot \dots \cdot P(x_4 < x) = \left(\frac{x}{\theta}\right)^4$$

czyli

$$f_{x_m} = 4 \left(\frac{x}{\theta}\right)^3$$

$$P(x_m > 3 - \frac{\ln 2}{2}) = 1 - P(x_m < 3 - \frac{\ln 2}{2}) = 1 - \left(\frac{3 - \frac{\ln 2}{2}}{\theta}\right)^4 = (*)$$

gdy $\theta = 3$ mamy

$$(*) \approx 0.388$$

Zadanie 6.5 Podobne do z 6 z 30.11.2009

Założmy, że X_1, \dots, X_n, \dots są niezależnymi zmiennymi losowymi o jednakowym ciągłym rozkładzie prawdopodobieństwa, mającym momenty rzędu 1, 2 i 3. Znamy

$$\mu = E(X_i) \quad \sigma^2 = Var(X_i).$$

Niech $f(x)$ oznacza gęstość rozkładu pojedynczej zmiennej X_i . Wiemy, że rozkład jest symetryczny w tym sensie, że $f(\mu + x) = f(\mu - x)$ dla każdego x . Niech

$$S_N = \begin{cases} X_1 + \dots + X_n & \text{gdy } N = n > 0 \\ 0 & \text{gdy } N = 0. \end{cases}$$

gdzie N jest zmienną o rozkładzie Poissona o wartości oczekiwanej 1. Trzeci moment $E(S_N^3)$ jest równy=?

Rozwiązanie 6.5 *Momenty i współczynniki*

Moment zwykły rzędu k :

$$m_k = E(X^k) = \int_{-\infty}^{\infty} x^k f(x) dx$$

Moment centralny rzędu k

$$\mu_k = E((X - EX)^k)$$

Współczynnik asymetrii:

$$A = \frac{M_3}{\sigma^3}$$

gdzie M_3 - 3 moment centralny, s - odchylenie standardowe

Kurtoza:

$$K = \frac{M_4}{\sigma^4} - 3$$

Własności:

(1) jeżeli X i Y niezależne to 3 moment centralny ich sumy równa się sumie trzecich momentów centralnych. Czyli $E((X + Y - E(X + Y))^3) = E((X - EX)^3) + E((Y - EY)^3)$

Rozwiązanie:

Dla X_i mamy

$$\begin{aligned} \mu_3 &= E((X - EX)^3) = E(X^3 - 3X^2EX + 3X(EX)^2 - (EX)^3) = \\ &= E(X^3) - 3E(X^2) \cdot EX + 3(EX)^3 - (EX)^3 = m_3 - 3m_2 \cdot \mu + 2\mu^3 \end{aligned}$$

Z powyższego:

$$m_3 = \mu_3 + 3m_2\mu - 2\mu^3 \quad (*)$$

Wzór wyżej patrz Otto s 46. Korzystając z wzoru na współczynnik asymetrii:

$$A = \gamma_x = \frac{\mu_{3,x}}{\mu_{2,x}^{\frac{3}{2}}}$$

gdzie indeks x oznacza wartość wskaźnika dla zmiennej x . Dla sumy

$$\gamma_{S_N} = \frac{\mu_{3,S_N}}{\mu_{2,S_N}^{3/2}} = \frac{\sum_{i=1}^N \overbrace{\mu_{3,x}}^{=\gamma_i \cdot \sigma_i^3}}{\left(\sum_{i=1}^N \mu_{2,x}\right)^{3/2}} = \frac{\sum_{i=1}^N \gamma_i \cdot \sigma_i^3}{\left(\sum_{i=1}^N \sigma_i^2\right)^{3/2}} = 0$$

z własności (1) oraz z faktu, że $\text{Var}(X+Y) = \text{Var}X + \text{Var}Y + 2\text{Cov}(X,Y)$, a gdy zmienne niezależne to $\text{Cov}(X,Y) = 0$ oraz z treści zadania (rozkład jest symetryczny, moment centralny rzędu 3 równy zero). Dalej

$$\mu_{3,S_N} = \gamma_{S_N} \cdot (\sigma_{S_N})^3 = 0$$

Korzystając z (*) mamy

$$\begin{aligned} E(S_N^3) &= \mu_{3,S_N} + 3\mu_{S_N}m_{2,S_N} - 2\mu_{S_N}^2 = \\ &= \gamma_{S_N}\sigma_{S_N}^3 + 3\mu_{S_N}m_{2,S_N} - 2\mu_{S_N}^3 = (*) \end{aligned}$$

pamiętamy, że $m_{2,S_N} = \text{Var}(S_N) + (E(S_N))^2$ innymi symbolami:
 $m_{2,S_N} = \sigma_{S_N}^2 + (\mu_{S_N})^2$

$$\begin{aligned} (*) &= \gamma_{S_N}\sigma_{S_N}^2 + \mu_{S_N}^3(\sigma_{S_N}^2 + \mu_{S_N}^2) - 2\mu_{S_N}^3 = \\ &= \gamma_{S_N}\sigma_{S_N}^3 + \mu_{S_N}^3 + 3\mu_{S_N} \cdot \sigma_{S_N}^2 = (*) \end{aligned}$$

Mamy $\mu_{S_N} = N \cdot \mu$, $\sigma_{S_N}^2 = N\sigma^2$

$$(*) = \underbrace{\gamma_{S_N}\sigma_{S_N}^3}_{=0} + N^3\mu^3 + 3N^2\mu\sigma^2 = N^2\mu(N\mu^2 + 3\sigma^2)$$

Potrzebujemy rozkład Poissona

Rozkład Poissona

$$f(k, \lambda) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$$

gdzie $k = 0, 1, 2, \dots$

$$E(X) = \lambda$$

$$\text{Var}(x) = \lambda$$

W zadaniu $\lambda = 1$. Biorąc pod uwagę, że N ma rozkład Poissona mamy:

$$E(N^3\mu^3 + 3N^2\mu\sigma^2) = \mu^3 E(N^3) + 3\mu\sigma^2 E(N^2) = (\Delta)$$

Wiemy, że $e^x = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!}$

$$\begin{aligned} E(N^3) &= \sum_{n=1}^{\infty} n^3 \frac{\lambda^n e^{-\lambda}}{n!} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{n=1}^{\infty} n^2 \frac{\lambda^{n-1}}{(n-1)!} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{n=0}^{\infty} (n+1)^2 \frac{\lambda^n}{n!} = \\ &= \lambda e^{-\lambda} \sum_{n=0}^{\infty} (n^2 + 2n + 1) \frac{\lambda^n}{n!} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{n=0}^{\infty} n^2 \frac{\lambda^n}{n!} + 2\lambda e^{-\lambda} \sum_{n=0}^{\infty} n \frac{\lambda^n}{n!} + \lambda e^{-\lambda} e^{\lambda} = (*^2) \end{aligned}$$

gdzie $\sum_{n=0}^{\infty} n \frac{\lambda^n e^{-\lambda}}{n!} = \lambda$ z wartości oczekiwanej. Dalej

$$\sum_{n=1}^{\infty} n^2 \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{n=1}^{\infty} n \frac{\lambda^{n-1}}{(n-1)!} = \dots = \lambda^2 + \lambda$$

Wracając do gwiazdki 2:

$$(*^2) = \lambda^3 + 3\lambda^2 + \underbrace{\lambda}_{\lambda=1} = 5$$

Stąd odpowiedź

$$(\Delta) = 5\mu^3 + 6\mu\sigma^2$$

Zadanie 6.6 Pan A przeznaczył 6 zł na pewną grę. W pojedynczej kolejce gry pan A wygrywa 1 zł z prawdopodobieństwem $1/3$ lub przegrywa 1 zł z prawdopodobieństwem $2/3$. Pan A kończy grę, gdy wszystko przegra lub gdy będzie miał 9 zł.

Prawdopodobieństwo, że pan A wszystko przegra jest równe:?

Rozwiązanie 6.6 Analogiczne jak 10 z 30.11.2009

Niech p_i oznacza prawdopodobieństwo, że startując ze stanu i zł dojdziemy do stanu 0 zł (przegramy):

1. $p_8 = \frac{2}{3}p_7$
2. $p_7 = \frac{1}{3}p_8 + \frac{2}{3}p_6$
3. $p_6 = \frac{1}{3}p_7 + \frac{2}{3}p_5$
4. $p_5 = \frac{1}{3}p_6 + \frac{2}{3}p_4$
5. $p_4 = \frac{1}{3}p_5 + \frac{2}{3}p_3$
6. $p_3 = \frac{1}{3}p_4 + \frac{2}{3}p_2$
7. $p_2 = \frac{1}{3}p_3 + \frac{2}{3}p_1$
8. $p_1 = \frac{1}{3}p_2 + \frac{2}{3}$

Musimy wyznaczyć p_6 . Należy wyznaczyć p_7 wtedy:

$$p_7 = \frac{1}{3} \cdot \frac{2}{3} \cdot p_7 + \frac{2}{3} \cdot p_6 \rightarrow p_7 = \frac{6}{7} p_6$$

Z drugiej strony

$$p_6 = \frac{1}{3} p_7 + \frac{2}{3} p_5$$

należy cofnąć się z prawdopodobieństwami tak, żeby wyznaczyć p_5 , po tym kroku mamy:

$$p_5 = \frac{31}{63} p_6 + \frac{32}{63}$$

Podstawiając mamy:

$$p_6 = \frac{1}{3} \cdot \frac{6}{7} p_6 + \frac{2}{3} \left(\frac{31}{63} p_6 + \frac{32}{63} \right)$$

stąd

$$p_6 = \frac{64}{73} \approx 0.88$$

Zadanie 6.7 Rozważmy następujący schemat urnowy:

W każdej z 10 urn znajdują się 2 kule, oznaczone liczbami:

- W urnie 1 znajdują się 2 kule oznaczone liczbą 1,
- w urnie 2 znajdują się 2 kule oznaczone liczbą 2,
- ...
- w urnie 10 znajdują się 2 kule oznaczone liczbą 10.

Losujemy kulę z urny 1 i przekładamy ją do urny 2. Następnie (po wymieszaniu kul) losujemy kulę z urny 2 i przekładamy do urny 3, itd., kulę wylosowaną z urny 9 przekładamy do urny 10, wreszcie losujemy kulę z urny 10. Jakie jest prawdopodobieństwo, że ta ostatnia wylosowana kula ma numer większy niż 6?

Rozwiązanie 6.7 Zadanie można rozpocząć od 7 urny, która będzie miała w środku 1 kulę większą od 6 i dwie mniejsze. Dalej to typowe drzewko:

1. z $p=1/3$ kula mniejsza ląduje w kolejnych urnach z $p=2/3$ kula większa i wtedy koniec (bo dalej już się losuje tylko z większych
2. dalej drzewko...

sumujemy ścieżki które doprowadzają nas do wyniku:

$$\frac{2}{3} + \frac{1}{3} \cdot \frac{2}{3} + \left(\frac{1}{3} \right)^2 \cdot \frac{2}{3} + \left(\frac{1}{3} \right)^3 \cdot \frac{2}{3} = \frac{80}{81}$$

Zadanie 6.8 Niech Z_1, Z_2, \dots, Z_n będą niezależnymi zmiennymi losowymi z rozkładu jednostajnego na przedziale $(0, 1)$. Niech $Z_{1:n} = \min\{Z_1, Z_2, \dots, Z_n\}$. Wtedy $E(Z_1 + Z_2 + \dots + Z_n | Z_{1:n} = 0.5)$ jest równa ?.

Rozwiązanie 6.8 Skoro $\min\{Z_1, \dots, Z_n\} = 0.5$ to znaczy, że któraś ze zmiennych $Z_i = 0.5$

$$E(Z_1 + Z_2 + \dots + Z_n | Z_{1:n} = 0.5) = (n-1)E(Z_i | Z_i \geq 0.5) + 0.5$$

Z wzoru na warunkową wartość oczekiwaną:

$$E(Z_i | Z_i \geq 0.5) = \frac{\int_{0.5}^1 x \cdot 1 dx}{\int_{0.5}^1 1 \cdot dx} = \frac{3}{4}$$

czyli mamy:

$$(n-1)\frac{3}{4} + \frac{2}{4} = \frac{3n-1}{4}$$

7 Egzamin z 8 grudnia 2014

Zadanie 7.1 Identyczne jak w 13.10.2001

Mamy 5 niezależnych próbek z tego samego rozkładu normalnego $N(\mu, \sigma^2)$ z nieznaną wartością oczekiwaną μ i znaną wariancją σ^2 , przy tym każda z tych próbek ma tę samą liczebność n . Dla każdej z 5 próbek oddzielnie wyznaczamy w standardowy sposób przedział ufności. Niech

$$\left[\bar{X}_i - 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{X}_i + 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right]$$

będzie przedziałem obliczonym na podstawie i -tej próbki.

Następnie, przedział ufności oparty na wszystkich $5n$ obserwacjach wyznaczamy w sposób niestandardowy: za środek przedziału wybieramy medianę

$$m = \text{med}(\bar{X}_1, \bar{X}_2, \bar{X}_3, \bar{X}_4, \bar{X}_5)$$

Oblicz

$$c = \Pr \left(m - 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq m + 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right)$$

Rozwiązanie 7.1 Przedział ufności dla wartości oczekiwanej

Jeśli X jest próbą prostą z rozkładu normalnego z nieznanym parametrem μ i znanym σ , to przedział ufności dla μ na poziomie $1 - \alpha$ ma postać:

$$\bar{X}_n \pm u_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

czyli

$$P \left(\bar{X}_n - u_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X}_n + u_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) = 1 - \alpha$$

gdzie u_p oznacza kwantyl rzędu p w rozkładzie normalnym $N(0, 1)$.

Z tablic wiemy, że $u_{0.8} = 0.8416$ stąd $1 - \frac{\alpha}{2} = 0.8 \Rightarrow \alpha = 0.4$. Co daje poziom ufności $1 - \alpha = 0.6$ Przedział jest symetryczny więc

$$\Pr \left(\mu < \bar{X}_i - 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) = \Pr \left(\mu > \bar{X}_i + 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) = 1 - 0.8 = 0.2$$

Statystyki pozycyjne

Niech $X_{1:n} \leq X_{2:n} \leq \dots \leq X_{n:n}$ będzie ciągiem zmiennych losowych powstających z X_1, \dots, X_n , po ich uporządkowaniu w ciąg niemalejący. Zmienną $X_{k:n}$, $k = 1, \dots, n$, nazywamy k -tą statystyką pozycyjną. W szczególności

$$X_{1:n} = \min(X_1, \dots, X_n)$$

$$X_{n:n} = \max(X_1, \dots, X_n)$$

k -ta statystyka pozycyjna ma dystrybuantę:

$$F_{k:n}(x) = P(X_{k:n} \leq x) = \sum_{i=k}^n \binom{n}{i} F(x)^i (1 - F(x))^{n-i}$$

W naszym przypadku mediana jest 3 statystyką pozycyjną. Wobec tego mamy:

$$\begin{aligned} & Pr \left(m - 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq m + 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) = \\ & Pr \left(m \leq \mu + 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \wedge m \geq \mu - 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) = \\ & Pr \left(m \in \left(\mu - 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \mu + 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) \right) = \\ & Pr \left(X_{3:5} \leq \mu + 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) - Pr \left(X_{3:5} \leq \mu - 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) \end{aligned}$$

gdzie $X_{3:5}$ to 3cia statystyka pozycyjna dla $N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$ (bo oparta na średnich). Dla przypomnienia:

$$X \sim N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow aX + b \sim N(a\mu + b, (a\sigma)^2)$$

$$X_1 + X_2 \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$$

Korzystając z początku zadania:

$$Pr \left(\bar{X}_i \leq \mu + 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) = 0.8$$

oraz

$$Pr \left(\bar{X}_i \leq \mu - 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) = 0.2$$

stąd

$$\begin{aligned} & F_{3:5} \left(\mu + 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) - F_{3:5} \left(\mu - 0.8416 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) = \\ & = \sum_{i=3}^5 \binom{5}{i} (0.8)^i (0.2)^{5-i} - \sum_{i=3}^5 \binom{5}{i} (0.2)^i (0.8)^{5-i} = 0.88416 \end{aligned}$$

Zadanie 7.2 Niech $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ będą niezależnymi zmiennymi losowymi z rozkładu o gęstości

$$f(x) = \begin{cases} 3x^2 & \text{gdy } (x) \in (0, 1) \\ 0 & \text{gdy } x \notin (0, 1) \end{cases}$$

Niech $T_n = \prod_{i=1}^n X_i^{\frac{3}{n}}$. Które z poniższych stwierdzeń jest prawdziwe? ...

(prawdziwa jest odpowiedź $\lim_{n \rightarrow \infty} P(|T_n - e_1| \sqrt{n} > 2e^{-1}) = 0.046$)

Rozwiązanie 7.2 Widzimy, że T_n to iloczyn, więc rozpatrzmy zmienną $\ln T_n$

$$\ln T_n = \sum_{i=1}^n \frac{3}{n} \ln X_i$$

Jaki rozkład ma $\ln X_i$? Robimy transformację zmiennych losowych

$$Y = \ln X \rightarrow X = e^Y$$

$$g(y) = 3e^{2y} \cdot e^y = 3e^{3y}$$

widać, że to NIE jest rozkład wykładniczy dlatego musimy rozpatrzeć

$$\ln T_n = -\frac{3}{n} \sum \underbrace{-\ln X_i}_Y$$

wtedy wg wzoru $g(y) = f(h(y))|h'(y)|$

$$Y = -\ln X \rightarrow X = e^{-Y}$$

$$g(y) = 3e^{-2y} \cdot e^{-y} = 3e^{-3y}$$

czyli rozkład wykładniczy z $\beta = 3$ i $E(Y) = \frac{1}{3}$, $\text{Var}(Y) = \frac{1}{9}$ Korzystając z centralnego twierdzenia granicznego wiemy, że przy $n \rightarrow \infty$ suma n zmiennych losowych dąży do rozkładu normalnego, czyli

$$\sum_{i=1}^n -\ln X_i \sim N\left(n \cdot \frac{1}{3}, n \cdot \frac{1}{9}\right)$$

Z własności rozkładu normalnego:

$$\ln T_n = -\frac{3}{n} \sum_{i=1}^n -\ln X_i \sim N\left(-\frac{3}{n} \cdot n \cdot \frac{1}{3}, \left(\frac{3^2}{n^2}\right) \cdot n \cdot \frac{1}{9}\right) \sim N\left(-1, \frac{1}{n}\right)$$

Odpowiedzi są postaci:

$$P((T_n - a)\sqrt{n} > b) = x$$

oczywiście trzeba uważać na wartość bezwzględną (żeby ją zdjąć trzeba podzielić x przez 2). Wewnątrz prawdopodobieństwa:

$$\ln T_n > \ln\left(\frac{b + a\sqrt{n}}{\sqrt{n}}\right)$$

musimy wystadaryzować $\ln T_n$, mamy:

$$\underbrace{(\ln T_n + 1)\sqrt{n}}_{\sim N(0,1)} > \ln\left(a + \frac{b}{\sqrt{n}}\right)^{\sqrt{n}} + 1 \cdot \sqrt{n}$$

Wiemy, że

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 + \frac{1}{n}\right)^n = e$$

korzystamy z tej własności i mamy

$$(\ln T_n + 1)\sqrt{n} > \ln a \sqrt{n} + \frac{b}{a} + \sqrt{n}$$

$$(\ln T_n + 1)\sqrt{n} > \sqrt{n} \cdot \ln a + \frac{b}{a} + \sqrt{n}$$

Po prawej stronie widać, że żeby znikło \sqrt{n} a musi być e^{-1}

Przy odpowiedzi D (dystrybuanta równa $1 - 0.046/2 = 0.977$) kwantyl wynosi 2, w związku z tym b musi być równe $2e^{-1}$

Zadanie 7.3 Załóżmy, że dysponujemy pojedynczą obserwacją X z rozkładu Laplace'a $L(\mu, \lambda)$ o gęstości

$$f_{\mu, \lambda}(x) = \frac{1}{2\lambda} \exp\left(-\frac{|x - \mu|}{\lambda}\right)$$

gdzie $\mu \in R, \lambda > 0$ są nieznanymi parametrami.

Rozważmy zadanie testowania hipotezy:

$$H_0 : \mu = 1 \text{ i } \lambda = 2$$

$$H_1 : \mu = 2 \text{ i } \lambda = 1$$

Najmocniejszy test na pewnym poziomie istotności jest postaci:

Odrzuć H_0 , gdy $x \in (\frac{5}{3}, b)$. Moc tego testu jest równa: ?

Rozwiązanie 7.3 Moc testu: prawdopodobieństwo odrzucenia hipotezy zerowej przy jej fałszywości.

Zbudujemy test najmocniejszy poprzez zbadanie ilorazu wiarygodności, gdy:

$$\frac{L_1}{L_0} > c$$

to odrzucamy H_0 . Stąd

$$\frac{L_1}{L_0} = \frac{\frac{1}{2 \cdot 1} \exp\left(-\frac{|x-2|}{1}\right)}{\frac{1}{2 \cdot 2} \exp\left(-\frac{|x-1|}{2}\right)} > c$$

$$e^{-\frac{|x-2|}{1} + \frac{|x-1|}{2}} > c$$

$$|x-1| - 2|x-2| > c$$

Rozwińmy to względem x 1. dla $x \geq 2$

$$x - 1 - 2x + 4 > c$$

$$x < 3 - c$$

2. dla $x < 2$ i $x \geq 2$

$$x - 1 + 2(x - 2) > c$$

$$x \geq \frac{5}{3} + \frac{1}{3}c$$

3. dla $x < 1$

$$-x + 1 + 2x - 4 > c$$

$$x > 3 + c$$

Z punktu 2 i treści zadania $x \in (5/3, b)$ z punktu drugiego widzimy, że $x \geq 5/3 + 1/3c$ stąd prosty wniosek, że $c = 0$, z powyższych równań wynika również, że dla $x \geq 2$ mamy $x < 3 - 0$, czyli b musi równać się 3. Moc testu to prawdopodobieństwo odrzucenia H_0 gdy jest fałszywa, czyli:

$$\int_{5/3}^3 f_{\mu_1, \lambda_1}(x) dx = \int_{5/3}^3 \frac{1}{2} e^{-\frac{|x-2|}{1}} dx$$

widać, że trzeba rozdzielić na dwie całki:

$$\int_{5/3}^2 \frac{1}{2} e^{x-2} dx + \int_2^3 e^{-(x-2)} dx = 0.458$$

Zadanie 7.4 Niech $X_1, X_2, \dots, X_6, Y_1, Y_2, \dots, Y_{10}$ będą niezależnymi zmiennymi losowymi o tym samym rozkładzie Pareto o gęstości:

$$p_\theta(x) = \begin{cases} \frac{\theta}{(1+x)^{\theta+1}} & \text{gdy } x > 0 \\ 0 & \text{w przeciwnym przypadku} \end{cases}$$

gdzie $\theta > 0$ jest nieznanym parametrem. Osobno, na podstawie prób losowych X_1, X_2, \dots, X_6 i Y_1, Y_2, \dots, Y_{10} , wyznaczono estymary największej wiarygodności T_X i T_Y parametru θ .

Prawdopodobieństwo $P(T_X < T_Y)$ jest równe: ?.

Rozwiązanie 7.4 Policzmy estymatory największej wiarygodności. Najpierw T_X .

$$L = \prod_{i=1}^6 \frac{\theta}{(1+x_i)^{\theta+1}} = \frac{\theta^6}{\prod_{i=1}^6 (1+x_i)^{\theta+1}}$$

$$\ln L = 6 \ln(\theta) - \sum_{i=1}^6 (\theta + 1) \ln(1+x_i)$$

Maksymalizujemy L

$$\frac{\partial L}{\partial \theta} = \frac{6}{\theta} - \sum_{i=1}^6 \ln(1+x_i) = 0$$

$$\hat{\theta} = \frac{6}{\sum_{i=1}^6 \ln(1+x_i)} \rightarrow T_X = \frac{6}{\sum_{i=1}^6 \ln(1+x_i)}$$

natomiast T_Y

$$T_Y = \frac{10}{\sum_{i=1}^{10} \ln(1+y_i)}$$

Czyli mamy obliczyć p-p

$$P\left(\frac{6}{\sum_{i=1}^6 \ln(1+x_i)} < \frac{10}{\sum_{i=1}^{10} \ln(1+y_i)}\right)$$

jaki rozkład ma $\ln(1+x_i)$? Zastosujemy wzory na transformację zmiennych

$$Y = \ln(1+X) \rightarrow X = e^Y - 1$$

$$g(y) = f(h(y))|h'(y)|$$

$$g(y) = \frac{\theta}{(1+e^y-1)^{\theta+1}} \cdot e^y = \theta e^{-\theta y}$$

czyli to ma rozkład wykładniczy. Suma zmiennych będzie miała rozkład Gamma

$$\sum_{i=1}^6 \ln(1+x_i) \sim G(6, \theta)$$

$$\sum_{i=1}^{10} \ln(1+y_i) \sim G(10, \theta)$$

żeby pozbyć się theta zamienimy na rozkłady chi-kwadrat (rozkład $G(\frac{n}{2}, \frac{1}{2})$ to $\chi^2(n)$):

$$Z_1 = 2\theta \cdot \sum_{i=1}^6 \ln(1+x_i) \sim G\left(6, \frac{\theta}{2/\theta}\right) \sim \chi^2(12)$$

$$Z_2 = 2\theta \cdot \sum_{i=1}^{10} \ln(1+y_i) \sim G\left(10, \frac{\theta}{2/\theta}\right) \sim \chi^2(20)$$

widać, że mamy

$$P\left(\frac{6}{Z_1} < \frac{10}{Z_2}\right) = (*)$$

tutaj widzimy, że trzeba będzie skorzystać z rozkładu F-Snedecora

Rozkład F Snedecora

Jeżeli X i Y są niezależne oraz $X \sim \chi^2(n_1)$ i $Y \sim \chi^2(n_2)$, to:

$$\frac{\frac{X}{n_1}}{\frac{Y}{n_2}} \sim F(n_1, n_2)$$

$$(*) = P\left(\frac{12}{Z_1} < \frac{20}{Z_2}\right) = P\left(\frac{\frac{Z_2}{20}}{\frac{Z_1}{12}} < 1\right)$$

, mamy rozkład F Snedecora $F(20, 12)$ z tablic (albo Excela $=F.DIST(1, 20, 12, 1)$):

$$F(20, 12) = 0.482684448$$

Zadanie 7.5 Niech (X, Y) będzie dwuwymiarową zmienną losową o funkcji gęstości:

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{2}{\pi} & \text{gdzie } x > 0 \text{ i } x^2 + y^2 = 1 \\ 0 & \text{w przeciwnym przypadku} \end{cases}$$

Niech $Z = \frac{Y}{X}$ i $V = X^2 + Y^2$. Wtedy łączny rozkład zmiennych Z, V jest taki, że:

- (a) $EZ = 0$
- (b) funkcja gęstości rozkładu brzegowego zmiennej Z wyraża się wzorem $g(z) = \frac{2}{\pi(1+z^2)}$ dla $z \in (0, +\infty)$
- (c) mediana rozkładu brzegowego zmiennej Z jest równa $\frac{\sqrt{2}}{2}$
- (d) zmienne Z i V są zależne
- (e) kwantyl rzędu 0.25 rozkładu brzegowego zmiennej Z jest równy -1

Rozwiązanie 7.5 Trzeba tu zauważyć, że mamy do czynienia z rozkładem na okręgu czyli tak naprawdę mamy:

$$x = r \cos \alpha$$

$$y = r \sin \alpha$$

wtedy rozkład $g(r, \alpha)$ wg wzoru

$$g(y) = f(h(y))|h'(y)|$$

$$g(r, \alpha) = \frac{2}{\pi} \cdot \left\| \begin{pmatrix} \frac{dx}{dr} & \frac{dx}{d\alpha} \\ \frac{dy}{dr} & \frac{dy}{d\alpha} \end{pmatrix} \right\| = \frac{2}{\pi} \cdot r$$

Wobec powyższego nasze zmienne to:

$$Z = \tan \alpha$$

$$V = r^2$$

Wiemy, że r i α są niezależne stąd odpowiedź (d) odpada.

W odpowiedziach widać, że potrzebujemy rozkładu brzegowego zmiennej Z . Więc najpierw policzymy rozkład brzegowy od α z $g(r, \alpha)$, czyli całkę z rozkładu łącznego po r

$$f(\alpha) = \int_0^1 g(r, \alpha) dr = \int_0^1 \frac{2}{\pi} \cdot r dr = \frac{1}{\pi}$$

teraz określimy gęstość $Z = \tan \alpha$ ponownie używając wzoru na transformację zmiennych

$$Z = \tan \alpha \rightarrow \alpha = \arctan(Z)$$

$$g(z) = \frac{1}{\pi} \cdot \arctan'(z) = \frac{1}{\pi(1+z^2)}$$

Stąd widać, że odpada odpowiedź (b).

Gdybyśmy chcieli teraz policzyć:

$$EZ = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\pi(1+z^2)} dz = ?$$

Odpowiedź jest taka, że ta wartość oczekiwana **NIE ISTNIEJE**. Podobnie jest w rozkładach Cauchy'ego. Dalej

$$\int_{-\infty}^{\text{mediana}} g(z) = \frac{1}{2}$$

gdy mediana = 0 to:

$$\int_{-\infty}^0 \frac{1}{\pi(1+z^2)} dz = \frac{1}{\pi} \arctan(z) \Big|_{-\infty}^0 = \frac{1}{\pi} \left(0 - \left(-\frac{\pi}{2} \right) \right) = \frac{1}{2}$$

wobec tego mediana równa zero a nie $\frac{\sqrt{2}}{2}$. Odpowiedź (c) odpada. Zostaje odpowiedź (e). Sprawdźmy:

$$\int_{-\infty}^{-1} g(z) = 0.25$$

$$\int_{-\infty}^{-1} \frac{1}{\pi(1+z^2)} dz = \frac{1}{\pi} \arctan(z) \Big|_{-\infty}^{-1} = \frac{1}{\pi} \left(-\frac{\pi}{4} - \left(-\frac{\pi}{2} \right) \right) = 0.25$$

Co należało udowodnić

Zadanie 7.6 Załóżmy, że X_1, \dots, X_n, \dots jest ciągiem niezależnych, dodatnich zmiennych losowych o jednakowym rozkładzie o gęstości

$$f(x) = x \exp(-x) \quad \text{dla } x > 0$$

Niech $S_0 = 0$ i $S_n = X_1 + \dots + X_n$ dla $n > 0$. Określmy zmienną losową N w następujący sposób:

$$N = \max\{n \geq 0 : S_n \leq 4\}$$

Oblicz $P(N = 2)$.

Rozwiązanie 7.6

$$S_0 = 0$$

$$S_1 = X_1$$

$$S_2 = X_1 + X_2$$

$$S_3 = X_1 + X_2 + X_3$$

czyli prawdopodobieństwo, że

$$P(N = 2) = P(X_1 + X_2 \leq 4 \wedge X_1 + X_2 + X_3 > 4) =$$

Niech $X_1 + X_2 = Z$ wtedy

$$P(Z \leq 4 \wedge Z + X_3 > 4)$$

$$X_i$$

ma gęstość $\text{Gamma}(2, 1)$ bo dla Gamma mamy

$$f(x) = \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\beta x} \quad x > 0$$

$$f(x) = \frac{1^2}{\Gamma(2)} x^{2-1} e^{-1 \cdot x} = x e^{-x}$$

Czyli

$$Z \sim \text{Gamma}(4, 1)$$

$$f(z) = \frac{1^4}{\Gamma(4)} z^{4-1} e^{-1 \cdot z} = \frac{1}{6} z^3 e^{-z}$$

Z i X_3 są niezależne. Rysujemy rysunek pomocniczy i obliczamy prawdopodobieństwo:

$$P(Z \leq 4 \wedge Z + X_3 > 4)$$

$$\begin{aligned} & \int_0^4 \int_{4-z}^{\infty} x e^{-x} \cdot \frac{1}{6} z^3 e^{-z} dx dz = \\ & = \int_0^4 \frac{1}{6} z^3 e^{-z} \left((4-z) e^{-(4-z)} + e^{-(4-z)} \right) dz = 0.35166 = \frac{96}{5} e^{-4} \end{aligned}$$

Zadanie 7.7 Obserwujemy niezależne zmienne losowe $X_1, X_2, X_3, X_4, Y_1, Y_2, Y_3, Y_4, Y_5, Y_6$. Zmienne losowe X_1, X_2, X_3, X_4 mają ten sam rozkład o dystrybuancie F_{μ_1} , a zmienne losowe $Y_1, Y_2, Y_3, Y_4, Y_5, Y_6$ mają ten sam rozkład o dystrybuancie F_{μ_2} . Dystrybuanta F_μ spełnia warunek:

$$F_\mu(x) = F(x - \mu)$$

dla pewnej ustalonej, nieznanej, ciąglej, ściśle rosnącej dystrybuanty F . Weryfikujemy hipotezę $H_0 : \mu_1 = \mu_2$ przy alternatywie $H_1 : \mu_1 > \mu_2$ stosując test o obszarze krytycznym

$$K = \{S : S \geq 19\}$$

gdzie S jest sumą rang tych spośród zmiennych X_1, X_2, X_3, X_4 , w próbie złożonej ze wszystkich obserwacji ustawionych w ciąg rosnący, które są większe od $\max\{Y_1, Y_2, Y_3, Y_4, Y_5, Y_6\}$. Wyznaczyć rozmiar testu.

Rozwiązanie 7.7 Warunek podany na początku zadania oznacza, że rozkłady mają ten sam kształt (są przesunięte), przy takiej samej wartości oczekiwanej (H_0) te rozkłady są identyczne. Ranga w wylosowanej próbce to pozycja zmiennej w próbce. Np. gdy

$$X_1, Y_1, X_2, Y_3, \dots$$

to Y_3 ma rangę 4. My mamy wyznaczyć rozmiar testu czyli:

$$P(K) = P(S \geq 19) = ?$$

żeby suma rang była większa od 19 to mamy następujące przypadki (Y_m to maksymalne Y_i):

$$[], [], [], [], [], [], [Y_m], [X], [X] \rightarrow S = 19$$

$$[], [], [], [], [], [Y_m], [X], [X], [X] \rightarrow S = 27$$

$$[], [], [], [], [], [Y_m], [X], [X], [X], [X] \rightarrow S = 34$$

w powyższym należy zauważyć, że Y_m może być co najmniej na 6 pozycji! Wiemy, że skoro rozkłady są takie, to wszystkie losowania są jednakowo prawdopodobne. Zdefiniujmy wobec tego wszystkie możliwe ułożenia (tu w ogóle nie musimy patrzeć na numery zmiennych, mamy ciągi X, X, Y, X, Y, \dots). Wszystkie możliwe układy (permutacje z powtórzeniami):

$$\frac{10!}{6!4!} = 210$$

Dla przypadku pierwszego zostają nam układy gdzie zostaje 7 miejsc do ułożenia i 5 zmiennych Y oraz 2 zmienne X

$$\frac{7!}{5!2!} = 21$$

Przypadek drugi:

$$\frac{6!}{5!1!} = 6$$

Przypadek trzeci (tylko jedna permutacja same Yki)

1

Szukane prawdopodobieństwo:

$$P(S \geq 19) = \frac{21 + 6 + 1}{210} = \frac{14}{105}$$

Do zadania można podejść też inaczej. Prawdopodobieństwo przypadku 1 to (losujemy najpierw X , potem X , potem Y ; losujemy 'od końca'):

$$\frac{4}{10} \cdot \frac{3}{9} \cdot \frac{6}{8} = \frac{1}{10}$$

Przypadek dwa (losujemy X, X, X, Y)

$$\frac{4}{10} \cdot \frac{3}{9} \cdot \frac{2}{8} \cdot \frac{6}{7} = \frac{1}{35}$$

Przypadek 3:

$$\frac{4}{10} \cdot \frac{3}{9} \cdot \frac{2}{8} \cdot \frac{1}{7} \cdot \frac{6}{6} = \frac{1}{210}$$

Sumując prawdopodobieństwa dostajemy $\frac{14}{105}$.

Zadanie 7.8 Łańcuch Markowa ma trzy stany E_1, E_2, E_3 i macierz przejścia: Niech X_n oznacza stan, w którym znajduje się łańcuch po dokonaniu n kroków

1/3	2/3	0
1/4	1/4	1/2
1/2	0	1/2

$n = 0, 1, \dots$. Funkcję f na zbiorze stanów określamy wzorem $f(E_i) = i - 1$ dla $i = 1, 2, 3$.

Niech $c = \lim_{n \rightarrow \infty} \text{Cov}(f(X_n), f(X_{n+1}))$. Granica c jest równa: ?

Rozwiązanie 7.8 Z definicji kowariancji:

$$\text{Cov}(f(X_n), f(X_{n+1})) = E(f(X_n) \cdot f(X_{n+1})) - E(f(X_n)) \cdot E(f(X_{n+1}))$$

Obliczymy prawdopodobieństwa bycia w stanie po n krokach:

$$p_1 = \frac{1}{3}p_1 + \frac{1}{4}p_2 + \frac{1}{2}p_3$$

$$p_2 = \frac{2}{3}p_1 + \frac{1}{4}p_2$$

$$p_3 = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}p_3$$

$$p_1 + p_2 + p_3 = 1$$

Po rozwiązaniu mamy: $p_1 = \frac{9}{25}$, $p_2 = \frac{8}{25}$, $p_3 = \frac{8}{25}$. Dalej:

$$f(E_1) = 0$$

$$f(E_2) = 1$$

$$f(E_3) = 2$$

mamy:

$$E(f(X_n)) = E(f(X_{n+1})) = 1 \cdot p_2 + 2 \cdot p_3 = \frac{24}{25}$$

Mamy macierz wartości dla $f(X_n) \cdot f(X_{n+1})$ Biorąc pod uwagę powyższą tabelę

0	0	0
0	1	2
0	2	4

mamy:

$$E(f(X_n) \cdot f(X_{n+1})) = p_2 \cdot 1 \cdot \frac{1}{4} + p_2 \cdot 2 \cdot \frac{1}{2} + p_3 \cdot 2 \cdot 0 + p_3 \cdot 4 \cdot \frac{1}{2} = \frac{26}{25}$$

$$Cov(f(X_n), f(X_{n+1})) = \frac{26}{25} - \left(\frac{24}{25}\right)^2 = \frac{74}{625}$$

8 Egzamin z 23 marca 2015

Zadanie 8.1 Rozważamy model regresji liniowej postaci $Y_i = a + bx_i + \epsilon_i$, $i = 1, 2, 3, 4, 5$, gdzie b jest nieznanym parametrem rzeczywistym, $x_1 = x_2 = 1$, $x_3 = 2$, $x_4 = x_5 = 3$, a ϵ_i są niezależnymi zmiennymi losowymi o tym samym rozkładzie normalnym o wartości oczekiwanej 0 i nieznannej wariancji $\sigma^2 > 0$. Hipotezę $H_0 : b = 0$ przy alternatywie $H_1 : b \neq 0$ weryfikujemy testem o obszarze krytycznym postaci $\{|\frac{\hat{b}}{\hat{\sigma}}| > c\}$, gdzie \hat{b} , $\hat{\sigma}$, są estymatorami największej wiarygodności parametrów b i σ , a stała c dobrana jest tak, aby test miał rozmiar 0.05. Stała c jest równa:?

Rozwiązanie 8.1 *PODOBNE zadanie 2, 26.05.2014, prawie identyczne jak zadanie 3, 28.05.2012*

Dla przypomnienia w rozkładzie normalnym:

$$aX + b \sim N(a\mu + b, (a\sigma)^2)$$

$$X_1 + X_2 \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$$

W rozkładzie normalnym:

$$f(y_i) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(y_i - \mu)^2}{2\sigma^2}}$$

W regresji liniowej funkcja wiarygodności jest postaci:

$$L = \prod_{i=1}^5 \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(y_i - a - bx_i)^2}{2\sigma^2}} = \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}\right)^5 e^{-\sum_{i=1}^5 \frac{(y_i - a - bx_i)^2}{2\sigma^2}}$$

Bierzemy logarytm z funkcji wiarygodności:

$$\ln L = -5 \ln \sqrt{2\pi} - 5 \ln \sigma - \frac{(y_1 - a - b)^2 + (y_2 - a - b)^2 + (y_3 - a - 2b)^2 + (y_4 - a - 3b)^2 + (y_5 - a - 3b)^2}{2\sigma^2}$$

Pochodne:

$$\begin{aligned} \frac{\partial \ln L}{\partial b} &= 0 \\ \frac{\partial \ln L}{\partial b} &= -\frac{-2(y_1 - a - b) - 2(y_2 - a - b) - 2 \cdot 2(y_3 - a - 2b) - 2 \cdot 3(y_4 - a - 3b) - 2 \cdot 3(y_5 - a - 3b)}{2\sigma^2} \end{aligned}$$

stąd

$$24b = y_1 + y_2 + 2y_3 + 3y_4 + 3y_5 - 10a$$

$$\frac{\partial \ln L}{\partial a} = 0$$

liczymy analogicznie jak wyżej i uzyskujemy:

$$5a = y_1 + y_2 + y_3 + y_4 + y_5 - 10b$$

wstawiamy do równania z b i uzyskujemy:

$$4b = -y_1 - y_2 + y_4 + y_5 \rightarrow b = \frac{-y_1 - y_2 + y_4 + y_5}{4}$$

Stąd uwzględniając rozkład ϵ_i

$$b \sim N\left(0, 4 \cdot \frac{\sigma^2}{4^2}\right) = N\left(0, \frac{\sigma^2}{4}\right)$$

Jaki jest estymator odchylenia standardowego?

$$\frac{\partial \ln L}{\partial \sigma} = 0$$

Stąd

$$\begin{aligned} \sigma^2 &= \frac{1}{5} \sum_{i=1}^5 (y_i - a - bx_i)^2 = \\ &= \frac{1}{5} ((y_1 - a - b)^2 + (y_2 - a - b)^2 + (y_3 - a - 2b)^2 + (y_4 - a - 3b)^2 + (y_5 - a - 3b)^2) = \\ &\text{mamy } (y_1 - a - b)(y_1 - a - b) = y_1^2 - 2y_1a - 2y_1b + 2ab + b^2 \text{ TU SIE STRASZNIE} \\ &\text{KOMPLIKUJE} \end{aligned}$$

$y_i \sim N(0, \sigma^2)$. Dowodzimy, że $\frac{\hat{b}}{\hat{\sigma}}$ ma rozkład t -Studenta.

DOKOŃCZYĆ

Zadanie 8.2 Niech X i Y będą niezależnymi zmiennymi losowymi każda z rozkładu wykładniczego o wartości oczekiwanej 1.

Niech $U = 2X + Y$ i $V = X - 2Y$.

Wtedy prawdopodobieństwo $P(U \in (0, 5) \wedge V \in (0, 5))$ jest równe:?

Rozwiązanie 8.2 Rozpiszemy:

$$\begin{aligned} P(2X + Y \in (0, 5) \wedge X - 2Y \in (0, 5)) &= \\ P(0 < 2X + Y < 5 \wedge 0 < X - 2Y < 5) &= \\ P\left(-2X < Y < 5 + 2X \wedge \frac{X}{2} > Y > \frac{X - 5}{2}\right) & \end{aligned}$$

Rysujemy rysunek pomocniczy z obszarami i dostajemy całkę podwojną:

$$\begin{aligned} \int_0^2 \int_0^{\frac{x}{2}} e^{-x} e^{-y} dy dx + \int_2^{2.5} \int_0^{5-2x} e^{-x} e^{-y} dy dx &= \\ = \frac{1}{3} - 2e^{-2.5} + \frac{5}{3}e^{-3} \end{aligned}$$

Zadanie 8.3 Rozważmy następujące zagadnienie testowania hipotez statystycznych. Dysponujemy próbką X_1, \dots, X_n z rozkładu normalnego o nieznanym średniej μ i znanej wariancji równej 9. Przeprowadzamy najmocniejszy test hipotezy $H_0 : \mu = 0$ przeciwko alternatywie $H_1 : \mu = 2$ na poziomie istotności $\alpha = 1/2$. Niech β_n oznacza prawdopodobieństwo błędu drugiego rodzaju, dla rozmiaru próbki n .

Wybierz poprawne stwierdzenie: 1.

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \beta_n \exp\left(\frac{2n}{9}\right) \sqrt{2\pi} = 1$$

2.

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \beta_n \exp\left(\frac{2n}{9}\right) \frac{2\sqrt{2\pi n}}{3} = 1$$

itd.

Rozwiązanie 8.3 Dla przypomnienia:

Błąd I rodzaju: **odrzuć** H_0 , **gdy jest prawdziwa**

Błąd II rodzaju: **nie odrzuć** H_0 , **gdy jest fałszywa**

Moc testu statystycznego rozumiana jest jako prawdopodobieństwo nieodrzuć H_1 przy jej prawdziwości (odrzuć H_0 przy jej fałszywości). Jest to $1 - p$ -p błędu II rodzaju.

Test najmocniejszy (o najmniejszym błędzie drugiego rodzaju) budujemy poprzez badanie:

$$\frac{L_1}{L_0} > c$$

wtedy odrzucamy H_0 przy jej prawdziwości. L_1 to funkcja wiarygodności przy H_1 , L_0 to funkcja wiarygodności przy H_0 Mamy:

$$\begin{aligned} \frac{L_1}{L_0} &= \frac{\left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}\right)^n \exp\left(-\sum_{i=1}^n \frac{(x_i-2)^2}{2\sigma^2}\right)}{\left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}\right)^n \exp\left(-\sum_{i=1}^n \frac{x_i^2}{2\sigma^2}\right)} > c \\ \exp\left(-\sum_{i=1}^n \frac{(x_i-2)^2}{2\sigma^2} + \sum_{i=1}^n \frac{x_i^2}{2\sigma^2}\right) &> c \\ -\sum_{i=1}^n \frac{(x_i-2)^2}{2\sigma^2} + \sum_{i=1}^n \frac{x_i^2}{2\sigma^2} &> c \\ \sum_{i=1}^n x_i &> c \end{aligned}$$

Jakie jest p -p, że

$$P\left(\sum_{i=1}^n x_i > c\right) = 0.5$$

Suma ma rozkład $N(0, 9n)$ można znormalizować i mamy:

$$P\left(\frac{\sum x_i}{\sqrt{9n}} > \frac{c}{\sqrt{9n}}\right) = 0.5$$

co oznacza, że $\frac{c}{\sqrt{9n}} = 0$ czyli mamy:

$$P\left(\frac{\sum x_i}{\sqrt{9n}} > 0\right) = 0.5$$

co dalej daje np.

$$P(\sum x_i > 0) = 0.5$$

Stąd też można dojść do wniosku, że

$$P(\bar{X} > 0) = 0.5$$

czyli, że średnia też jest testem najmocniejszym.

Teraz chcemy policzyć błąd drugiego rodzaju: 'przyjęcie' H_0 gdy jest fałszywa:

$$P(\bar{X} < 0 | H_1)$$

Średnia przy H_1 ma rozkład $N(2, n \cdot \frac{9}{2}) = N(2, \frac{9}{n})$. Normalizujemy:

$$P\left(\frac{\bar{X} - 2}{\sqrt{9/n}} < \frac{-2}{\sqrt{9/n}}\right) = \beta_n$$

$$\beta_n = \int_{-\infty}^{-\frac{2}{\sqrt{9/n}}} \frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot 1} \exp\left(-\frac{x^2}{2}\right) dx = ?$$

tej całki analitycznie nie policzymy. Widzimy, że przy dążeniu do nieskończoności β_n dąży do zera. W odpowiedziach mamy np

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \beta_n \cdot n$$

więc mamy iloczyn czegoś co dąży do zera i drugiego czynnika dążącego do nieskończoności. Będziemy stosowali twierdzenie de l'Hospitala. Policzmy pochodną z B_n

$$B'_n = -\frac{1}{3\sqrt{2\pi}\sqrt{n}} e^{-\frac{2n}{9}}$$

i podstawiamy do odpowiedzi (mianownik przekształcamy do postaci 1 / wyrażenie. Wychodzi dobra odpowiedź:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \beta_n \exp\left(\frac{2n}{9}\right) \frac{2\sqrt{2\pi n}}{3} = 1$$

Zadanie 8.4 Na podstawie próby losowej X_1, \dots, X_n gdzie $X_i, i = 1, \dots, n$ są niezależnymi zmiennymi losowymi o rozkładzie jednostajnym na przedziale $(0, \theta)$ i $\theta > 0$ jest nieznanym parametrem, zbudowano przedział ufności dla parametru θ na poziomie ufności $1 - \alpha$ postaci: $[T_X, aT_X]$ gdzie T_X jest estymatorem największej wiarygodności parametru θ na podstawie próby X_1, \dots, X_n . Następnie uzyskano niezależnie drugą próbę losową Y_1, \dots, Y_m z tego samego rozkładu i zbudowano przedział ufności dla parametru θ na poziomie ufności $1 - \alpha$ postaci $[T_{XY}, bT_{XY}]$, gdzie T_{XY} jest estymatorem największej wiarygodności parametru θ na podstawie próby $X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_m$.

Oblicz prawdopodobieństwo, że tak utworzone przedziały będą rozłączne.

Rozwiązanie 8.4 W rozkładzie jednostajnym estymator największej wiarygodności parametru θ to maksimum. Stąd:

$$T_X = \max(X_1, \dots, X_n) = X_m$$

$$T_{XY} = \max(X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_m)$$

Z pierwszego przedziału ufności wiemy, że

$$P(X_m < \hat{\theta} < aX_m)$$

możemy narysować mały rysunek pomocniczy. Teraz mamy określić prawdopodobieństwo, że przedziały będą rozłączne, oznacza to, że

$$P(T_{XY} > aX_m) = P(Y_m > aX_m)$$

bo, któryś Y_i musiał zwiększyć nasz estymator największej wiarygodności. Wyznamy najpierw a

$$P(X_m < \hat{\theta} < aX_m) = 1 - \alpha$$

$$P(X_m < \hat{\theta} < aX_m) = P(\hat{\theta} < aX_m) - \underbrace{P(\hat{\theta} < X_m)}_{=0} = 1 - \alpha$$

Drugie p-p równe zero bo rozkład ciągły.

$$Pr\left(\frac{\hat{\theta}}{a} < X_m\right) = 1 - \alpha$$

Rozkład maksimum $P(X_m < t) = \left(\frac{t}{\theta}\right)^n$, $P(X_m > t) = 1 - \left(\frac{t}{\theta}\right)^n$. Stąd

$$1 - \left(\frac{\theta/a}{\theta}\right)^n = 1 - \alpha \rightarrow \alpha = \left(\frac{1}{a}\right)^n \rightarrow a = \alpha^{-1/n}$$

Dalej już prosto:

$$P(Y_m > \alpha^{-1/n} X_m) = ?$$

Rysunek pomocniczy. Generalnie $P(X \leq Y) = \int_0^\infty \int_0^y f(x)f(y)dxdy$. Mamy:

$$f_{x_m}(x) = n \cdot \frac{x^{n-1}}{\theta^n}$$

$$f_{y_m}(y) = m \cdot \frac{y^{m-1}}{\theta^m}$$

$$\int_0^\theta \int_0^{y/a} n \cdot m \cdot \frac{x^{n-1}y^{m-1}}{\theta^{n+m}} dxdy = \frac{\alpha m}{m+n}$$

Zadanie 8.5 Niech $Z_1, Z_2, \dots, Z_n, \dots$ będą niezależnymi zmiennymi losowymi o rozkładzie Pareto o gęstości

$$p_{\lambda, \theta}(x) = \begin{cases} \frac{\lambda^\theta}{(x+\lambda)^{\theta+1}} & \text{dla } x > 0 \\ 0 & \text{dla } x \leq 0 \end{cases}$$

gdzie $\theta > 1$, $\lambda > 0$ są ustalonymi liczbami. Niech N będzie zmienną losową niezależną od Z_1, \dots, Z_n, \dots , o rozkładzie geometrycznym

$$P(N = n) = (1 - q)q^{n-1}$$

gdzie $n = 1, 2, 3, \dots$, gdzie $q \in (0, 1)$ jest ustaloną liczbą.

Wyznaczyć $E(Z_1 + Z_2 + \dots + Z_N | \min(Z_1, Z_2, \dots, Z_N) = t)$, gdzie t jest ustaloną liczbą większą od 0.

Rozwiązanie 8.5 Wiemy, że

$$E(Z_1 + \dots + Z_N | \min(Z_1, \dots, Z_N) = t) = t + (N - 1)EZ_1$$

pod warunkiem, że N .

Należy zwrócić uwagę, że $\min(Z_1, \dots, Z_N) = t$, czyli rozkład jest ucięty! Przeskalujemy gęstość:

$$\int_t^\infty c \cdot \frac{\lambda^\theta}{(x + \lambda)^{\theta+1}} dx = 1$$

stąd

$$c = \frac{(t + \lambda)^\theta}{\lambda^\theta}$$

czyli przeskalowana gęstość:

$$f(x) = \frac{(t + \lambda)^\theta \lambda}{(x + \lambda)^{\theta+1}}$$

dla $x > t$.

Liczymy wartość oczekiwaną z Z_1 :

$$EZ_1 = \int_t^\infty x \frac{(t + \lambda)^\theta \lambda}{(x + \lambda)^{\theta+1}} dx = (t + \lambda)^\theta \lambda \int_t^\infty \frac{x}{(x + \lambda)^{\theta+1}} dx =$$

Liczymy przez części i dostajemy:

$$= \frac{\theta t + \lambda}{\theta - 1}$$

Dla przypomnienia:

Rozkład geometryczny

$$P(X = k) = (1 - p)^{k-1} \cdot p$$

dla $k = 1, 2, 3, \dots$. Interpretowany jako p -p pierwszego sukcesu w k -tej próbie

$$E(X) = \frac{1}{p}$$

$$\text{Var}(X) = \frac{1-p}{p^2}$$

Liczona wartość oczekiwana z początku zadania była pod warunkiem N , wobec tego liczymy wartość oczekiwaną:

$$E(t + (N - 1)EZ_1) = t + E(N)E(Z_1) - EZ_1 = \frac{\lambda q + \theta t - (1 - q)t}{(1 - q)(\theta - 1)}$$

Zadanie 8.6 Niech X będzie zmienną losową o funkcji gęstości

$$f_{\theta}(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta^2}(\theta - |x|) & \text{gdy } |x| < \theta \\ 0 & \text{w przeciwnym wypadku} \end{cases}$$

gdzie $\theta > 0$ jest nieznanym parametrem. Na podstawie pojedynczej obserwacji weryfikujemy hipotezę $H_0 : \theta = 1$ przy alternatywie $H_1 : \theta \neq 1$ testem opartym na ilorazie wiarygodności na poziomie istotności 0.1. Moc tego testu przy alternatywie $\theta = 2$ jest równa ?.

Rozwiązanie 8.6 Dla przypomnienia:

Błąd I rodzaju: **odrzuć** H_0 , **gdy jest prawdziwa**

Błąd II rodzaju: **nie odrzuć** H_0 , **gdy jest fałszywa**

Moc testu statystycznego rozumiana jest jako prawdopodobieństwo nieodrzuć H_0 przy jej prawdziwości (odrzuć H_0 przy jej fałszywości).

Test jest oparty na ilorazie wiarygodności więc potrzebujemy dwóch funkcji wiarygodności (i ich pochodnych do policzenia supremum):

$$L_0(x, \theta = 1) = \frac{1}{1}(1 - |x|) = 1 - |x|$$

$$L_1(x, \theta \neq 1) = \frac{1}{\theta^2}(\theta - |x|)$$

bo test oparty na ilorazie wiarygodności:

$$\frac{\sup_{\theta \in \Theta_1} L(\theta, x)}{\sup_{\theta \in \Theta_0} L(\theta, x)}$$

Test oparty na ilorazie wiarygodności: gdy wynik L_1/L_0 jest większy od pewnej liczby to **odrzucaamy** hipotezę zerową. Tym samym, gdy L_0/L_1 mniejsze od tej liczby to również odrzucaamy.

$$\frac{L_1}{L_0} = \frac{\frac{1}{\theta^2}(\theta - |x|)}{1 - |x|}$$

Do testu potrzebujemy supremum

$$\sup_{\theta \in \Theta_0} L_0 = 1 - |x|$$

$$\sup_{\theta \in \Theta_1} L_1 = ?$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \left(\frac{1}{\theta^2}(\theta - |x|) \right) = -\frac{1}{\theta^2} + 2\frac{|x|}{\theta^3} = 0 \rightarrow \theta = 2|x|$$

wstawiamy to do ilorazu wiarygodności i mamy:

$$\frac{L_1}{L_0} = \frac{1}{4(|x| - |x|^2)}$$

H_0 odrzucimy gdy

$$\frac{1}{4(|x| - |x|^2)} > \gamma$$

czyli

$$4(|x| - |x|^2) < \gamma$$

Przy H_0 mamy:

$$P(4|x| - |x|^2 < \gamma | \theta = 1) = 0.1$$

sprawdźmy dla jakich γ powyższe zachodzi

$$|x| - |x|^2 < \gamma/4 \rightarrow |x| - |x|^2 - \gamma/4 < 0$$

$$|x_1| = 1/2 - 1/2\sqrt{1-\gamma}$$

$$|x_2| = 1/2 + 1/2\sqrt{1-\gamma}$$

to oznacza, że pomiędzy tymi dwoma punktami funkcja kwadratowa jest większa od zera co oznacza, że w tym obszarze przyjmujemy H_0 . Test jest dwustronny (mamy wartości bezwzględne), więc o ile dla całego obszaru $P(x \in D) = 1 - 0.1 = 0.9$ to dla powyższego jest to połowa $P(x \in D) = 0.45$. Stąd gęstość:

$$\frac{1}{\theta^2}(\theta - |x|)$$

przy $H_0 : \theta = 1$ jest $1 - |x|$, w połowie obszaru $1 - x$

$$\int_{1/2-1/2\sqrt{1-\gamma}}^{1/2+1/2\sqrt{1-\gamma}} (1-x)dx = 0.44 \rightarrow \sqrt{1-\gamma} = 0.9$$

Moc testu to odrzucenie H_0 przy jej fałszywości czyli, 1 - przyjęcie H_0 przy $\theta = 2$ czyli

$$\int_{1/2-1/2\sqrt{1-\gamma}}^{1/2+1/2\sqrt{1-\gamma}} \frac{1}{2^2} (2 - |x|)dx = 0.675$$

$$ODP = 1 - 0.675 = 0.325$$

Zadanie 8.7 Rozważmy ciąg niezależnych dwuwymiarowych zmiennych losowych $(X_n, Y_n)_{n=1}^{+\infty}$, gdzie (X_n, Y_n) mają rozkłady jednostajne na zbiorze $[-2, 2] \times [-2, 2]$. Niech

$$S_n = (S_{n,1}, S_{n,2}) = \left(\sum_{i=1}^n X_i, \sum_{i=1}^n Y_i \right)$$

oraz

$$|S_n| = \sqrt{S_{n,1}^2 + S_{n,2}^2}$$

Stałą c dobrano tak, aby:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|S_n| < c\sqrt{n}) = 0.95$$

Stała c jest równa ?.

Rozwiązanie 8.7 Twierdzenia graniczne

SUMA DUŻEJ LICZBY ZMIENNYCH LOSOWYCH Z JEDNAKOWEGO ROZKŁADU MA ROZKŁAD NORMALNY

$S_{n,1}$ ma rozkład jednostajny o wartości oczekiwanej $\frac{-2+2}{2} = 0$ oraz wariancji $Var(S_{n,1}) = \frac{(b-a)^2}{12} = \frac{16}{12} = 4/3$, $S_{n,1}$ przy $n \rightarrow \infty$ będzie miała rozkład $N(0, 4/3 \cdot n)$ analogicznie $S_{n,2}$ będzie miała rozkład $N(0, 4/3 \cdot n)$. Mamy:

$$P(|S_n| < c\sqrt{n}) = P\left(\sqrt{S_{n,1}^2 + S_{n,2}^2} < c\sqrt{n}\right) =$$

obie strony są dodane więc można podnieść do kwadratu:

$$= P(S_{n,1}^2 + S_{n,2}^2 < c^2 \cdot n)$$

Znormalizujemy $S_{n,1}$ i $S_{n,2}$:

$$\frac{S_{n,1}}{\sqrt{4/3 \cdot n}} \sim N(0, 1)$$

$$\frac{S_{n,2}}{\sqrt{4/3 \cdot n}} \sim N(0, 1)$$

Jeżeli podniesiemy te zmienne do kwadratu to otrzymamy zmienne o rozkładzie χ^2 :

$$\left(\frac{S_{n,1}}{\sqrt{4/3 \cdot n}}\right)^2 \sim \chi^2(1)$$

$$\left(\frac{S_{n,2}}{\sqrt{4/3 \cdot n}}\right)^2 \sim \chi^2(1)$$

Rozkład χ^2 to szczególny przypadek rozkładu Gamma zachodzi:

$$\chi^2(n) + \chi^2(k) = \chi^2(n+k)$$

czyli mamy:

$$P\left(\underbrace{\frac{S_{n,1}^2}{4/3 \cdot n} + \frac{S_{n,2}^2}{4/3 \cdot n}}_{\sim \chi^2(2)} < \frac{c^2 \cdot n}{4/3 \cdot n}\right) = 0.95$$

Z tablic dla $\alpha = 0.05$ wartości krytyczne to 5.99146

$$\frac{c^2}{4/3} = 5.99146 \rightarrow c = 2.826$$

Zadanie 8.8 Niech X_1, \dots, X_n, X_{n+1} będą niezależnymi zmiennymi losowymi o tym samym rozkładzie jednostajnym na przedziale $(0, \theta)$. Parametr $\theta > 0$ jest nieznanym i jest realizacją zmiennej losowej o rozkładzie o gęstości

$$p(\theta) = \begin{cases} \frac{4}{\theta^5} & \text{gdy } \theta > 1, \\ 0 & \text{w przeciwnym przypadku} \end{cases}$$

Wyznaczamy predyktor bayesowski \hat{X}_{n+1} zmiennej X_{n+1} w oparciu o próbę X_1, X_2, \dots, X_n przy kwadratowej funkcji straty. Wartość oczekiwana tego predyktora czyli wielkość $E(\hat{X}_{n+1}|\theta)$ jest równa: ?.

Rozwiązanie 8.8 Kwadratowa funkcja straty, czyli będziemy minimalizowali błąd kwadratowy $E((\hat{X}_{n+1} - X_{n+1})^2)$. Bezpośrednio jednakże w tym zadaniu nie skorzystamy z tego. Zmienna X_{n+1} pochodzi z rozkładu jednostajnego, więc moglibyśmy powiedzieć, że pod warunkiem, że θ jest:

$$E(X_{n+1}|\theta) = \frac{\theta}{2}$$

Przy kwadratowej funkcji straty **predyktor Bayesowski** to (korzystamy z iteracyjności):

$$\hat{X}_{n+1} = E(X_{n+1}|X_1, \dots, X_n) = E(E(X_{n+1}|\theta)|X_1, \dots, X_n) = E\left(\frac{\theta}{2}|X_1, \dots, X_n\right)$$

Iteracyjność: Gdy

$$F_1 \subset F_2 \subset M \rightarrow E(Y|F_1) = E(E(Y|F_2)|F_1) = E(E(Y|F_1)|F_2)$$

Rozkład θ jest zdefiniowany przez próbę X_1, \dots, X_n , tzn. jeżeli okazuje się, że wszystkie X_i są bardzo małe, można spodziewać się, że θ też jest mała. Potrzebne nam będzie:

$$f(\theta|X_1, \dots, X_n) \frac{f(\theta \wedge X_1, \dots, X_n)}{f(X_1, \dots, X_n)} = \frac{f(\theta \wedge X_1, \dots, X_n)}{\int f(X_1, \dots, X_n, \theta) d\theta}$$

mamy:

$$f(X_1, \dots, X_n|\theta) = \frac{1}{\theta^n}$$

$$f(X_1, \dots, X_n \wedge \theta) = \frac{1}{\theta^n} \cdot \frac{4}{\theta^5}$$

Musimy wycałkować ostatnie po $d\theta$, tutaj należy ostrożnie podejść do granic całkowania bo θ generalnie może być nie mniejsza niż x_{max} , ale należy zwrócić uwagę, że x_m może być mniejsze od 1, wtedy θ i tak zgodnie z rozkładem musi być większa od 1. Wobec tego:

$$\int_{x_m}^{\infty} \frac{4}{\theta^{n+5}} d\theta = \frac{4}{n+4} \cdot \frac{1}{x_m^{n+4}}$$

$$\int_1^{\infty} \frac{4}{\theta^{n+5}} d\theta = \frac{4}{n+4}$$

$$f(\theta|X_1, \dots, X_n) = \begin{cases} \frac{n+4}{\theta^{n+5}} & \text{gdy } x_m < 1, \theta \in (1, \infty) \\ \frac{(n+4)x_m^{n+4}}{\theta^{n+5}} & \text{gdy } x_m \geq 1, \theta \in (x_m, \infty) \end{cases}$$

Teraz jak wrócimy i policzymy ile równa się \hat{X}_{n+1} to mamy $E(\theta/2)$:

$$\int_1^{\infty} \frac{\theta}{2} \frac{n+4}{\theta^{n+5}} d\theta = \frac{1}{2} \frac{n+4}{n+3}$$

$$\int_{x_m}^{\infty} \frac{\theta}{2} \frac{(n+4)x_m^{n+4}}{\theta^{n+5}} d\theta = \frac{1}{2} \frac{n+4}{n+3} \cdot x_m$$

Widać, że wartość oczekiwana zależy od X_m , mamy policzyć

$$E(\hat{X}_{n+1}|\theta) = ?$$

Z Law of total expectations:

$$E(\hat{X}_{n+1}) = E(\hat{X}_{n+1}|x_m < 1) \cdot P(x_m < 1) + E(\hat{X}_{n+1}|x_m \geq 1)P(x_m \geq 1)$$

Jaki rozkład ma x_m ?

$$P(\max(X_1, \dots, X_n) < t) = \left(\frac{x}{\theta}\right)^n$$

$$f(x|\theta) = n \frac{x^{n-1}}{\theta^n}$$

stąd

$$\hat{X}_{n+1} = \begin{cases} \frac{1}{2} \frac{n+4}{n+3} & \text{gdy } x_m < 1, \text{ z } p-p \frac{1}{\theta^n} \\ \frac{1}{2} \frac{n+4}{n+3} x_m & \text{gdy } x_m \geq 1, \text{ z } p-p 1 - \frac{1}{\theta^n} \end{cases}$$

$$E(\hat{X}_{n+1}|\theta) = \frac{1}{2} \frac{n+4}{n+3} \cdot \frac{1}{\theta^n} + E(\hat{X}_{n+1}|x_m \geq 1)P(x_m \geq 1) =$$

po prawej stronie zostanie tylko całka z licznika. Mamy:

$$= \frac{1}{2} \frac{n+4}{n+3} \cdot \frac{1}{\theta^n} + \int_1^\theta \frac{1}{2} \frac{n+4}{n+3} x \cdot n \cdot \frac{x^{n-1}}{\theta^n} dx = \frac{1}{2} \frac{n+4}{(n+3)(n+1)} \left(n\theta + \frac{1}{\theta^n} \right)$$

Zadanie 8.9 Rzucamy czterema symetrycznymi monetami. Następnie rzucamy ponownie tymi monetami, na których nie wypadły ‘orły’. W trzeciej rundzie rzucamy tymi monetami, na których do tej pory nie wypadły ‘orły’. Oblicz prawdopodobieństwo, że po trzech rundach na wszystkich monetach będą ‘orły’ (wybierz najbliższą wartość).

Rozwiązanie 8.9 Najpierw rozpatrzmy pojedynczą monetę. Jakie jest p -p uzyskania orła w 3 rzutach?:

$$1 - \left(\frac{1}{2}\right)^3 = \frac{7}{8}$$

Wobec tego jakie jest prawdopodobieństwo sukcesu dla 4 monet?

$$\left(\frac{7}{8}\right)^4 = 0.586$$

Zadanie 8.10 Niech A i C będą zdarzeniami niezależnymi oraz $P(A) = \frac{1}{3}$ i $P(A \cup C) = 7/9$. Niech $P(B|A) = P(B|C) = P(B|A \cap C) = 1/2$ i $P(B'|A' \cap C') = 3/4$. Wtedy $P(A|B)$ jest równe.

Rozwiązanie 8.10 Do takich zadań podchodzi licząc się wszystkie możliwe prawdopodobieństwa po drodze. Ważne wzory:

$$P(X \cup Y) = P(X) + P(Y) - P(X \cap Y)$$

$$P(X \cup Y \cup Z) = P(X) + P(Y) + P(Z) - P(X \cap Y) - P(X \cap Z) - P(Y \cap Z) + P(X \cap Y \cap Z)$$

$$P(X' \cap Y') = 1 - P(X \cup Y)$$

ostatni wzór działa również dla 3.

mamy:

$$P(B|A) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)} = \frac{P(A \cap B)}{1/3} = 1/2 \rightarrow P(A \cap B) = 1/6$$

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{1/6}{P(B)}$$

Z niezależności:

$$P(A \cup C) = P(A) + P(C) - P(A \cap C) = P(A) + P(C) - P(A) \cdot P(C) = 7/9$$

Stąd

$$P(C) = 2/3$$

i stąd

$$P(B|C) = \frac{P(B \cap C)}{P(C)} = 1/2 \rightarrow P(B \cap C) = 1/3$$

Dalej

$$P(B|A \cap C) = \frac{P(A \cap B \cap C)}{P(A) \cdot P(C)} = 1/2 \rightarrow P(A \cap B \cap C) = 1/2 \cdot 1/3 \cdot 2/3 = 1/9$$

Dalej

$$P(B'|A' \cap C') = 3/4 = \frac{P(A' \cap B' \cap C')}{P(A' \cap C')} \rightarrow P(A' \cap B' \cap C') = 1/6$$

Z wzoru:

$$P(A' \cap C') = 1 - P(A \cup C) = 1 - 7/9 = 2/9$$

$$1/6 = P(A' \cap B' \cap C') = 1 - P(A \cup B \cup C)$$

$$5/6 = P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(A \cap B) - P(A \cap C) - P(B \cap C) + P(A \cap B \cap C)$$

stąd

$$P(B) = 4/9$$

czyli finalnie

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = 3/8$$

9 Egzamin z 15 czerwca 2015

Zadanie 9.1 Niech X_1, \dots, X_9 będą niezależnymi zmiennymi losowymi o jednakowym rozkładzie prawdopodobieństwa:

$$P(X_i = 1) = 3/5 \quad \text{i} \quad P(X_i = 2) = 2/5$$

Niech $S_k = \sum_{i=1}^k X_i$ dla $k = 1, 2, \dots, 9$ Prawdopodobieństwo:

$$P(S_9 = 3 \wedge S_1 < 5, S_2 < 5, \dots, S_8 < 5)$$

jest równe?

Rozwiązanie 9.1 Jakie jest prawdopodobieństwo, że $S_9 = 3$, ale bez dodatkowych warunków na pozostałe sumy? Tzn w 9 próbach mamy wylosować 6 jedynek i 3 minus jedynki (jedyna opcja żeby uzyskać 3).

$$P(S_9 = 3) = \binom{9}{6} \left(\frac{3}{5}\right)^6 \left(\frac{2}{5}\right)^3$$

gdzie $\binom{9}{6}$ odpowiada ze liczbę kombinacji, a pozostała część za prawdopodobieństwo. Wobec tego musimy policzyć kombinacje, które nie spełniają: niech 1 oznacza 1 a - oznacza -1:

- 1) 1 1 1 1 1 1 - - -
- 2) 1 1 1 1 1 - 1 - -
- 3) 1 1 1 1 1 - - 1 -
- 4) 1 1 1 1 1 - - - 1
- 5) 1 1 1 1 - 1 1 - -
- 6) 1 1 1 - 1 1 1 - -
- 7) 1 1 - 1 1 1 1 - -
- 8) 1 - 1 1 1 1 1 - -
- 9) - 1 1 1 1 1 1 - -

Pozostałe kombinacje nie odpadają. Kombinacja np. nr 5 odpada bo mamy S_1, S_2, \dots, S_9 równe odpowiednio 1, 2, 3, 4, 3, 4, 5, 4, 3 w ciągu pojawia się 5tka dlatego kombinacja musi odpasć. Mamy:

$$\begin{aligned} P(S_9 = 3 \wedge S_1 < 5, S_2 < 5, \dots, S_8 < 5) &= \\ &= \left(\binom{9}{6} - 9 \right) \left(\frac{3}{5}\right)^6 \left(\frac{2}{5}\right)^3 = 0.2239 \end{aligned}$$

Zadanie 9.2 W urnie znajduje się 10 kul Zielonych, 10 kul Białych i 10 kul Czarnych. Losujemy bez zwracania 9 kul. Niech

- Z oznacza liczbę wylosowanych kul Zielonych,
- B oznacza liczbę wylosowanych kul Białych

- C oznacza liczbę wylosowanych kul Czarnych

Wtedy współczynnik kowariancji $Cov(Z, B)$ jest równy?

Rozwiązanie 9.2 *Na całe założmy, że kule są ponumerowane i ułożone w kolejności:*

$$X_1, \dots, X_{10}, X_{11}, \dots, X_{20}, X_{21}, \dots, X_{30}$$

X_1, \dots, X_{10} to kule zielone, X_{11}, \dots, X_{20} to kule białe, X_{21}, \dots, X_{30} to kule czarne. Jakie jest prawdopodobieństwo dla pojedynczej kulki, że zostanie wylosowana (bez patrzenia na kolor)? Analogiczny przypadek to gdybym miał grupę 30 osób i na super wycieczkę losowane było 9 osób. Jakie mam prawdopodobieństwo, że zostanę wylosowany?

$$P_1 = \frac{\binom{N-1}{k-1}}{\binom{N}{k}} = \frac{k}{N}$$

Gdzie $k = 9, N = 30$. W liczniku są wszystkie 9 osobowe drużyny w których ja jestem, w mianowniku są wszystkie możliwe drużyny. Niech teraz w klasie będzie 10 aktuariusz. Każdy aktuariusz ma prawdopodobieństwo pojechania na wycieczkę $9/30$ jaka jest wartość oczekiwana liczby wylosowanych aktuariusz? Niech teraz w naszym przykładzie X_i oznacza czy i -ty aktuariusz został wylosowany (przyjmuje wartości 0 - nie wylosowany, 1 - wylosowany; czyli rozkład dwupunktowy). Wtedy Z to liczba wylosowanych aktuariusz i Z jest sumą X_i po $i = 1, \dots, 10$. Wtedy:

$$E(Z) = 10 \cdot E(X_i) = 10 \cdot \frac{9}{30}$$

Powyższe rozumowanie stosujemy do kul i mamy

$$E(Z) = 10 \cdot \frac{9}{30}$$

$$E(B) = 10 \cdot \frac{9}{30}$$

Teraz wiemy z definicji kowariancji, że

$$Cov(Z, B) = E(Z \cdot B) - E(Z) \cdot E(B)$$

ale nie jesteśmy w stanie policzyć $E(Z \cdot B)$. W związku z tym podejźmy do tematu inaczej:

$$Var(B + Z) = Var(B) + Var(Z) + 2Cov(Z, B)$$

Potrzebujemy policzyć $Var(B)$, wiemy, że pojedyncza kulka ma rozkład dwupunktowy:

$$P(X_i = 1) = \frac{k}{N}$$

$$P(X_i = 0) = 1 - \frac{k}{N}$$

Dla pojedynczej kulki

$$E(X_i^2) = \frac{k}{N}$$

a wariancja:

$$\text{Var}(X_i) = \frac{k}{N} - \frac{k^2}{N^2} = \frac{k(N-k)}{N^2}$$

Jaka jest wobec tego wariancja

$$\begin{aligned} \text{Var}(X_1 + \dots + X_n) &= \\ &= \text{Var}(X_1) + \text{Var}(X_2) + \dots + \text{Var}(X_n) + n \cdot (n-1) \text{Cov}(X_i, X_j) = \\ &= n \text{Var}(X_i) + n(n-1) \text{Cov}(X_i, X_j) \end{aligned}$$

przy założeniu, że wszystkie wariancje i kowariancje pojedynczych zmiennych są takie same (bo są). Liczba kowariancji wynika z faktu: $\sum 2 \text{Cov}(X_i, X_j) = 2 \cdot \binom{n}{2} = n(n-1)$ Wariancje X_i mamy to teraz jaka jest kowariancja

$$\text{Cov}(X_i, X_j) = ?$$

Teraz:

$$P(X_i \cdot X_j = 1) = \frac{\binom{2}{2} \binom{N-2}{k-2}}{\binom{N}{k}} = \frac{k}{N} \cdot \frac{k-1}{N-1}$$

czyli wracając do przykładu z klasą, jeżeli w klasie jest Jaś i Małgosia i chcemy żeby oni zostali wylosowani, to interesują nas w liczniku wszystkie 9 osobowe drużyny, w których są Jaś i Małgosia a w mianowniku wszystkie możliwe 9 osobowe drużyny.

$$P(X_i \cdot X_j = 0) = 1 - \frac{k}{N} \cdot \frac{k-1}{N-1}$$

Stąd

$$\begin{aligned} E(X_i \cdot X_j) &= 1 \cdot \frac{k}{N} \cdot \frac{k-1}{N-1} \\ \text{Cov}(X_i, X_j) &= \frac{k}{N} \cdot \frac{k-1}{N-1} - \frac{k}{N} \cdot \frac{k}{N} \end{aligned}$$

Mamy:

$$\begin{aligned} \text{Var}(B) &= \text{Var}(X_{11} + \dots + X_{20}) = \\ &= 10 \cdot \frac{9(30-9)}{30^2} + 10(10-1) \cdot (9/30 \cdot 8/29 - 9^2/30^2) = \frac{42}{29} = \text{Var}(Z) \\ \text{Var}(B+Z) &= \text{Var}(X_1 + \dots + X_{20}) = 20 \cdot \frac{9(30-9)}{30^2} + 20(20-1)(9/30 \cdot 8/29 - 9^2/30^2) = \frac{42}{29} \\ \text{Cov}(Z, B) &= \frac{\text{Var}(B_Z) - \text{Var}(B) - \text{Var}(Z)}{2} = -\frac{21}{29} \end{aligned}$$

Można to zadanie również rozwiązać bardzo sprytnie, zauważając, że

$$\text{Var}(B + Z + C) = 0$$

$$\text{Var}(B + Z + C) = 3\text{Var}(B) + 3 \cdot 2 \cdot \text{Cov}(Z, B) = 0$$

stąd

$$\text{Cov}(Z, B) = -\frac{1}{2}\text{Var}(B)$$

Zadanie 9.3 Zakładając, że obserwacje x_1, x_2, \dots, x_{12} stanowią próbkę losową z rozkładu Pareto o gęstości

$$f_\theta(x) = \begin{cases} \frac{4^\theta \theta}{(4+x)^{\theta+1}} & \text{gdy } x > 0, \\ 0 & \text{gdy } x \leq 0 \end{cases}$$

gdzie $\theta > 0$ jest nieznanym parametrem, wyznaczono wartość estymatora największej wiarygodności parametru θ i otrzymano $\hat{\theta} = 1.5$. W próbce były dwie obserwacje o wartości 12, a pozostałe dziesięć obserwacji miało wartości mniejsze od 12. Okazało się, że w rzeczywistości zaobserwowane wartości stanowiły próbkę z uciętego rozkładu Pareto, czyli były realizacjami zmiennych losowych $X_i = \min\{Y_i, 12\}$ gdzie $Y_i, i = 1, 2, \dots, 12$, są niezależnymi zmiennymi losowymi z rozkładu o gęstości f_θ . Wyznaczyć wartość estymatora największej wiarygodności parametru θ po uwzględnieniu modyfikacji założeń.

Rozwiązanie 9.3 Funkcja wiarygodności:

$$L = \prod_{i=1}^{12} \frac{4^\theta \theta}{(4+x_i)^{\theta+1}} = \frac{4^{12\theta} \theta^{12}}{\prod_{i=1}^{12} (4+x_i)^{\theta+1}}$$

logarytm z funkcji wiarygodności

$$\ln L = 12\theta \ln 4 + 12 \ln \theta - \sum_{i=1}^n (\theta + 1) \ln(4 + x_i)$$

Pochodna (maksymalizujemy funkcję wiarygodności):

$$\frac{\partial L}{\partial \theta} = 12 \ln 4 + \frac{12}{\theta} - \sum_{i=1}^{12} \ln(4 + x_i) = 0$$

stąd

$$\hat{\theta} = \frac{12}{\sum_{i=1}^n \ln(4 + x_i) - 12 \ln 4}$$

wiemy, z treści, że $\hat{\theta} = \frac{3}{2}$ stąd:

$$\frac{12}{\sum_{i=1}^n \ln(4 + x_i) - 12 \ln 4} = \frac{3}{2}$$

stąd

$$\frac{24}{3} + 12 \ln 4 = \sum_{i=1}^{12} \ln(4 + x_i)$$

Teraz korzystając z treści zadania wiemy, że w rzeczywistości mamy rozkład ucięty Pareto, to znaczy, że na przedziale $(0, 12)$ istnieje gęstość, a w punkcie $x = 12$ mamy prawdopodobieństwo punktowe. Obliczmy wobec tego

$$P(X = 12) = P(Y \geq 12) = \int_{12}^{\infty} \frac{4^\theta \theta}{(4 + \theta)^{\theta+1}} dx = \frac{1}{4^\theta}$$

Obliczmy wobec tego funkcję wiarygodności:

$$\begin{aligned} L &= \prod_{i=1}^{10} \frac{4^\theta \theta}{(4 + x_i)^{\theta+1}} \cdot \prod_{i=1}^2 P(X_i = 12) = \\ &= \frac{4^{10\theta} \theta^{10}}{\prod_{i=1}^{10} (4 + x_i)^{\theta+1}} \cdot \frac{1}{4^{2\theta}} \end{aligned}$$

$$\ln L = 10\theta \ln 4 + 10 \ln \theta - (\theta + 1) \sum_{i=1}^{12} \ln(4 + x_i) - 2\theta \ln 4 = (*)$$

Podstawimy teraz

$$\frac{24}{3} + 12 \ln 4 = \sum_{i=1}^{12} \ln(4 + x_i)$$

czyli

$$\frac{24}{3} + 12 \ln 4 = \sum_{i=1}^{10} \ln(4 + x_i) + 2 \ln(4 + 12)$$

$$\sum_{i=1}^{10} \ln(4 + x_i) = \frac{24}{3} + 12 \ln 4 - 2 \ln 16$$

$$(*) = 10\theta \ln 4 + 10 \ln \theta - (\theta + 1) \left(\frac{24}{3} + 12 \ln 4 - 2 \ln 16 \right) - 2\theta \ln 4$$

Pochodna:

$$\frac{\partial L}{\partial \theta} = 10 \ln 4 + 10 \frac{1}{\theta} - \left(\frac{24}{3} + 12 \ln 4 - 2 \ln 16 \right) - 2 \ln 4 = 0$$

$$\theta = \frac{10}{\left(\frac{24}{3} + 12 \ln 4 - 2 \ln 16 \right) - 10 \ln 4 + 2 \ln 4} = 1.25$$

Zadanie 9.4 Niech $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots, I_1, I_2, \dots, I_n, \dots, N$ będą niezależnymi zmiennymi losowymi. Zmienne $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ mają rozkład o wartości oczekiwanej 4 i wariancji 1. Zmienne $I_1, I_2, \dots, I_n, \dots$ mają rozkład jednostajny na przedziale $(0, 1)$. Zmienna N ma rozkład ujemny dwumianowy:

$$P(N = n) = \frac{\Gamma(2 + n)}{n!} \left(\frac{3}{4} \right)^2 \left(\frac{1}{4} \right)^n$$

dla $n = 0, 1, 2, \dots$. Niech

$$S_N = \begin{cases} 0 & \text{gdy } N = 0, \\ \sum_{i=1}^n I_i X_i & \text{gdy } N > 0 \end{cases}$$

Wtedy $Var(S_N)$

Rozwiązanie 9.4 Rozkład ujemny dwumianowy

$$p_k = \frac{\Gamma(r+k)}{\Gamma(r)k!} p^r (1-p)^k$$

$$E(X) = \frac{r(1-p)}{p}$$

$$Var(X) = \frac{r(1-p)}{p^2}$$

Mamy:

$$Var(S_N) = E(S_N^2) - (E(S_N))^2$$

$$E(S_N) = E(E(S_N|N))$$

$$E(S_N|N) = E\left(\sum_{i=1}^N I_i X_i\right) = N \cdot E(I_i)E(X_i) = N \cdot \frac{1}{2} \cdot 4 = 2N$$

$$E(2N) = ?$$

Z wzoru na rozkład dwumianowy mamy:

$$E(N) = \frac{2(1-3/4)}{3/4}$$

$$Var(N) = \frac{2(1-3/4)}{(3/4)^2}$$

Czyli

$$E(2N) = 2E(N) = 2 \frac{2(1-3/4)}{3/4} = \frac{4}{3}$$

Dalej

$$E(S_N^2) = E(E(S_N^2|N))$$

$$E(S_N^2|N) = E\left(\left(\sum_{i=1}^N I_i X_i\right)^2\right) = NE(I_i^2 X_i^2) + N(N-1)E(I_i X_i I_j X_j) =$$

powyższe łatwo zauważyć z rozpisania sumy, mamy dalej:

$$= NE(I_i^2)E(X_i^2) + N(N-1)E(I_i)^2E(X_i)^2 = (*)$$

Teraz: wariancja w rozkładzie jednostajnym to $(b-a)^2/12$, w naszym przypadku to $\text{Var}(I_i) = 1/12$, skoro $E(I_i) = 1/2$ to $E(I_i^2) = 1/12 + (1/2)^2 = 1/3$, dla X_i mamy $E(X^2) = 1 + 4^2 = 17$

$$\begin{aligned} (*) &= \frac{17}{3}N + N(N-1)\frac{1}{4} \cdot 16 \\ E\left(\frac{17}{3}N + N(N-1)4\right) &= \\ &= \frac{17}{3} \cdot E(N) + E(N^2) \cdot 4 - E(N) \cdot 4 = (*) \\ E(N^2) &= \text{Var}(N) + (E(N))^2 = \frac{2(1-3/4)}{(3/4)^2} + \left(\frac{2(1-3/4)}{3/4}\right)^2 = \frac{4}{3} \\ E(N) &= \frac{2(1-3/4)}{3/4} = \frac{2}{3} \\ (*) &= \frac{58}{9} \\ \text{Var}(S_N) &= \frac{58}{9} - (4/3)^2 = \frac{14}{3} \end{aligned}$$

Zadanie 9.5 Niech $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ będą niezależnymi zmiennymi losowymi o identycznym rozkładzie o gęstości

$$f(x) = \begin{cases} \frac{3}{x^4} & \text{gdy } x > 1, \\ 0 & \text{gdy } x \leq 1 \end{cases}$$

Niech $U_n = (X_1 \cdot X_2 \cdot \dots \cdot X_n)^{\frac{1}{n}}$. Wtedy:

- (a) $\lim_{n \rightarrow \infty} P((U_n - 1.5)\sqrt{n} > \frac{9}{4}) = 0.1587$
- (b) $\lim_{n \rightarrow \infty} P((U_n - 1.5)\sqrt{n} > 3e^3) = 0.1587$
- (c) $\lim_{n \rightarrow \infty} P((U_n - e^{1/3})\sqrt{n} > 3e^{-1/3}) = 0.1587$
- (d) $\lim_{n \rightarrow \infty} P((U_n - e^{-1/3})\sqrt{n} > 3e^{1/3}) = 0.1587$
- (e) $\lim_{n \rightarrow \infty} P(3(U_n - e^{1/3})\sqrt{n} > e^{1/3}) = 0.1587$

Rozwiązanie 9.5 Widać, że mamy U_n gdzie jest iloczyn, żeby to zmienić na sumę weźmiemy logarytm z tej zmiennej

$$\ln(U_n) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \ln X_i$$

jaki rozkład ma $\ln X_i$? Skorzystajmy ze wzorów na transformację:

$$Y = \ln X$$

$$X = e^Y \rightarrow h(y) = e^y$$

Wtedy gęstość ma postać:

$$g(y) = f(h(y)) \cdot |h'(y)|$$

$$g(y) = \frac{3}{e^{4y}} \cdot e^y = \frac{3}{e^{3y}} = 3 \cdot e^{-3y}$$

popatrzmy teraz czy gęstość się zgadza, $x > 1$ to oznacza, że y zaczyna się od zera. Jest ok. Widać, że mamy rozkład Beta

$$EX = \frac{1}{3}$$

$$VarX = \frac{1}{9}$$

Gdy n dąży do nieskończoności suma zmiennych losowych o dowolnym rozkładzie ma rozkład normalny.

Czyli $\sum \ln X_i \sim N(1/3n, 1/9n)$, a przed sumą mamy jeszcze $1/n$

$$\ln U_n \sim N\left(\frac{1}{3}, \frac{1}{9n}\right)$$

Patrząc na odpowiedzi mamy:

$$\begin{aligned} P((U_n - a)\sqrt{n} > b) &= \\ &= P(U_n\sqrt{n} > b + a\sqrt{n}) = \\ &= P\left(\ln U_n > \ln\left(\frac{b + a\sqrt{n}}{\sqrt{n}}\right)\right) \end{aligned}$$

Znormalizujemy $\ln U_n$

$$\begin{aligned} \frac{\ln U_n - 1/3}{\frac{1}{3\sqrt{n}}} &\sim N(0, 1) \\ P\left(\frac{\ln U_n - 1/3}{\frac{1}{3\sqrt{n}}} > \frac{\ln\left(\frac{b + a\sqrt{n}}{\sqrt{n}}\right) - 1/3}{\frac{1}{3\sqrt{n}}}\right) &= \\ P(X > C) &= 0.1587 \end{aligned}$$

z tablic rozkładu normalnego $P(X < C) = 0.8413$ wynika, że $C=1$. Wszystko przy założeniu, że $n \rightarrow \infty$

$$\begin{aligned} \frac{\ln\left(\frac{b + a\sqrt{n}}{\sqrt{n}}\right) - 1/3}{\frac{1}{3\sqrt{n}}} &= 1 \\ 3\sqrt{n}\left(\ln\left(\frac{b + a\sqrt{n}}{\sqrt{n}}\right) - 1/3\right) &= 1 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \left(3\sqrt{n} \ln \left(\frac{b + a\sqrt{n}}{\sqrt{n}} \right) - \sqrt{n} \right) &= 1 \\ \left(3 \ln \left(\frac{b + a\sqrt{n}}{\sqrt{n}} \right)^{\sqrt{n}} - \sqrt{n} \right) &= 1 \end{aligned}$$

rozważmy

$$3 \ln \left(\frac{b + a\sqrt{n}}{\sqrt{n}} \right)^{\sqrt{n}} = 3 \ln \left(a + \frac{b}{\sqrt{n}} \right)^{\sqrt{n}} =$$

przypominamy sobie, że $\lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 + \frac{k}{n} \right)^n = e^k$

$$= 3 \cdot \ln \left(a \left(1 + \frac{b}{a\sqrt{n}} \right) \right)^{\sqrt{n}} = 3\sqrt{n} \cdot \ln a + 3 \cdot \ln(e^{b/a})$$

mamy w granicy $n \rightarrow \infty$:

$$3\sqrt{n} \cdot \ln a + 3 \cdot \frac{b}{a} - \sqrt{n} = 1$$

stąd dochodzimy do wniosku

$$a = e^{1/3}$$

stąd

$$3 \cdot \frac{b}{e^{1/3}} = 1 \rightarrow b = \frac{1}{3} \cdot e^{\frac{1}{3}}$$

Odpowiedź E.

Zadanie 9.6 Niech X_1, \dots, X_{10} będą niezależnymi zmiennymi losowymi o identycznym rozkładzie normalnym $N(\mu, \sigma^2)$ z nienanymi parametrami $\mu \in R$ i $\sigma > 0$. Budujemy przedział ufności dla parametru μ postaci:

$$[X_{3:10}, X_{7:10}],$$

gdzie $X_{k:10}$ oznacza k-tą statystykę pozycyjną z próby X_1, X_2, \dots, X_{10} . Wtedy prawdopodobieństwo

$$P_{\mu, \sigma}(\mu \in [X_{3:10}, X_{7:10}])$$

jest równe: ?.

Rozwiązanie 9.6 Tutaj mamy następującą sytuację, szukamy:

$$P(X_{3:10} \leq \mu \leq X_{7:10})$$

Z warunków zadania mamy:

$$X_{3:10} \leq \mu$$

Wartości sa z rozkładu normalnego więc nie ma prawdopodobieństwa, że liczba jest dokładnie równa μ . Dodatkowo rozkład jest symetryczny czyli

$$P(X_i < \mu) = 1/2$$

dla każdego i . Warunek $X_{3:10} \leq \mu$ oznacza, że trzy najmniejsze zmienne muszą być mniejsze od μ , warunek $X_{7:10}$ oznacza, że 4 największe zmienne muszą być większe od μ . Jeżeli ułożymy (jedno z możliwych losowań) zmienne:

$$\underbrace{X_1 < X_2 < X_3}_{X_3 < \mu} < X_4 < X_5 < X_6 < \underbrace{X_7 < X_8 < X_9 < X_{10}}_{X_7 > \mu}$$

Rozpatrzmy wobec tego przypadki kiedy próbka nie spełnia warunków, żeby być w przedziale ufności. Nie może być:

1. 10 zmiennych większych od μ , czyli p -p $(1/2)^{10}$, co oznacza, że wszystkie są mniejsze
2. 9 zmiennych większych od μ , czyli p -p $\binom{10}{9} \cdot (1/2)^9 \cdot (1/2)^1$, co oznacza, że tylko jedna jest mniejsza
3. 8 zmiennych większych od μ , czyli p -p $\binom{10}{8} \cdot (1/2)^8 \cdot (1/2)^2$, co oznacza, że tylko dwie są mniejsze
4. 10 zmiennych mniejszych od μ , czyli p -p $(1/2)^{10}$
5. 9 zmiennych mniejszych od μ , czyli p -p $\binom{10}{9} \cdot (1/2)^9 \cdot (1/2)^1$
6. 8 zmiennych mniejszych od μ , czyli p -p $\binom{10}{8} \cdot (1/2)^8 \cdot (1/2)^2$
7. 7 zmiennych mniejszych od μ , czyli p -p $\binom{10}{7} \cdot (1/2)^7 \cdot (1/2)^3$, co oznacza, że tylko 3 są większe od μ

Suma powyższych prawdopodobieństw da nam prawdopodobieństwo $P(\notin [X_{3:10}, X_{7:10}])$. Mamy:

$$P(\notin [X_{3:10}, X_{7:10}]) = (1/2)^{10}(1 + 10 + 45 + 1 + 10 + 45 + 120) = \frac{29}{128}$$

$$ODP = 1 - \frac{29}{128} = \frac{99}{128}$$

Zadanie 9.7 Niech (X, Y) będzie dwuwymiarową zmienną losową z rozkładu o gęstości

$$p(x, y) = \begin{cases} 2x & \text{gdy } x \in (0, 1) \wedge y \in (0, 1), \\ 0 & \text{w przeciwnym przypadku} \end{cases}$$

Niech $U = X + Y$ i $V = X - Y$. Wtedy $E(U|V = \frac{1}{3})$ jest równa ?

Rozwiązanie 9.7 Mamy:

$$\begin{aligned} E\left(X + Y | X - Y = \frac{1}{3}\right) &= \\ &= E\left(X + Y | Y = X - \frac{1}{3}\right) = \end{aligned}$$

$$= E\left(2X - \frac{1}{3} \mid Y = X - \frac{1}{3}\right)$$

Rysujemy rysunek pomocniczy i uwzględniamy, że $x \in (0, 1) \wedge y \in (0, 1)$. Liczymy z definicji:

$$E(2X - 1/3 \mid Y = X - 1/3) = \frac{\int_{1/3}^1 (2x - 1) \cdot 2x \cdot dx}{\int_{1/3}^1 2x \cdot dx} = \frac{10}{9}$$

Zadanie 9.8 Niech X_1, X_2, \dots, X_{10} będą niezależnymi zmiennymi losowymi o identycznym rozkładzie Weibulla o gęstości

$$f_{\theta}(x) = \begin{cases} 2\theta x \exp(-\theta x^2) & \text{gdy } x \in (0, +\infty) \\ 0 & \text{w przeciwnym przypadku} \end{cases}$$

gdzie $\theta > 0$ jest nieznanym parametrem. Testem jednostajnie najmocniejszym na poziomie istotności 0.05 weryfikujemy hipotezę $H_0 : \theta \leq 2$ przy alternatywie $H_1 : \theta > 2$. Niech $F_k(x)$ oznacza dystrybuantę rozkładu chi-kwadrat z k stopniami swobody w punkcie x .

Moc tego testu przy alternatywie $H_1 : \theta = 6$ jest równa ?.

Rozwiązanie 9.8 *Moc testu statystycznego rozumiana jest jako prawdopodobieństwo nieodrzućenia H_1 przy jej prawdziwości (odrzućenie H_0 przy jej fałszywości).*

Test jednostajnie najmocniejszy tworzymy poprzez zbudowanie ilorazu wiarygodności. Gdy:

$$\frac{L_1}{L_0} > c$$

to odrzucamy H_0 . Mamy:

$$L_1 = \prod_{i=1}^{10} 2\theta_1 e^{-\theta_1 x_i^2} = 2^{10} \theta_1^{10} e^{-\sum_{i=1}^{10} \theta_1 x_i^2}$$

$$L_0 = \prod_{i=1}^{10} 2\theta_0 e^{-\theta_0 x_i^2} = 2^{10} \theta_0^{10} e^{-\sum_{i=1}^{10} \theta_0 x_i^2}$$

mamy:

$$\frac{L_1}{L_0} = \frac{\theta_1^{10}}{\theta_0^{10}} e^{(\theta_0 - \theta_1) \sum_{i=1}^{10} x_i^2} =$$

$$\frac{\theta_1^{10}}{\theta_0^{10}} \exp\left((\theta_0 - \theta_1) \cdot \sum_{i=1}^{10} x_i^2\right) > c$$

stąd możemy podzielić przez $\theta_1^{10}/\theta_0^{10}$ a następnie wziąć logarytm i mamy:

$$(\theta_0 - \theta_1) \cdot \sum_{i=1}^{10} x_i^2 > c$$

wiemy z treści, że $\theta_0 < \theta_1$ czyli po podzieleniu przez $(\theta_0 - \theta_1)$ odwracamy znak nierówności:

$$\sum_{i=1}^{10} x_i^2 < c$$

Jaki rozkład ma suma kwadratów zmiennych o rozkładzie Weibulla? Wymyślmy najpierw jaki rozkład ma x_i^2 Skorzystamy ze wzorów na transformację:

$$Y = X^2 \rightarrow x = \sqrt{Y}$$

gęstość Y :

$$g(y) = f(h(y))|h'(y)|$$

$$h(y) = \sqrt{y}$$

mamy:

$$h'(y) = \frac{1}{2\sqrt{y}}$$

$$g(y) = 2\theta \cdot \sqrt{y} \cdot e^{-\theta x} \cdot \frac{1}{2\sqrt{y}} = \theta \cdot e^{-\theta x}$$

czyli

$$g(y) = \theta \cdot e^{-\theta x}$$

co oznacza, że X_i^2 ma rozkład wykładniczy z $\beta = \theta$, suma zmiennych o rozkładzie wykładniczym daje rozkład Gamma:

$$\sum_{i=1}^{10} X_i^2 \sim \text{Gamma}(10, \theta)$$

Więc chcemy wyznaczyć c gdy:

$$P\left(\sum_{i=1}^{10} X_i^2 > c\right) = 0.05$$

oczywiście nie mam tablic gamma, więc muszę przejść przez rozkład χ^2 . Gdy $\alpha = \frac{n}{2}$ oraz $\beta = \frac{1}{2}$ to mamy rozkład ch-kwadrat z n stopniami swobody. Niech $\sum_{i=1}^{10} X_i^2 = Z$

$$2\theta \cdot Z \sim \text{Gamma}\left(10, \frac{\theta}{2\theta}\right) = \chi^2(20)$$

bo gdy $X \sim \text{Gamma}(a, b) \rightarrow kX \sim \text{Gamma}(a, \frac{b}{k})$

$$P(2 \cdot \theta \cdot Z < 2\theta c) = 0.05$$

z tablic

$$2 \cdot \theta \cdot c = 10.8508$$

gdy podstawimy $\theta = 2$ (z H_0) to mamy $2 \cdot 2 \cdot c = 10.8508$ Teraz gdy podstawimy $\theta = 6$ mamy:

$$2 \cdot 6 \cdot c = 10.8508 \cdot 3 = 32.5524$$

czyli prawdopodobieństwo odrzucenia H_0 przy jej fałszywości to:

$$F_{20}(32.5524)$$

Zadanie 9.9 Załóżmy, że $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ są niezależnymi zmiennymi losowymi o tym samym rozkładzie jednostajnym na przedziale $[0; 1]$, zaś N jest zmienną losową o rozkładzie Poissona z wartością oczekiwaną 2, niezależną od zmiennych losowych $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$. Niech:

$$Y_N = \begin{cases} \min\{X_1, X_2, \dots, X_N\} & \text{gdy } N > 0, \\ 0 & \text{gdy } N = 0 \end{cases}$$

$$Z_N = \begin{cases} \max\{X_1, X_2, \dots, X_N\} & \text{gdy } N > 0, \\ 0 & \text{gdy } N = 0 \end{cases}$$

Obliczyć $E(Z_N - Y_N)$

Rozwiązanie 9.9 Czyli mamy obliczyć:

$$E(Z_N - Y_N) = E(Z_N) - E(Y_N)$$

Najpierw policzymy

$$E(Z_N) = E(E(Z_N|N))$$

jaki rozkład ma maksimum? Własności maksimum i rozkładu jednostajnego:

$$P(\max\{X_1, \dots, X_N\} < t) = P(X_i < t)^N = t^N$$

$$f_{\max}(x) = N \cdot t^{N-1}$$

Przy okazji rozkład minimum:

$$P(\min\{X_1, \dots, X_N\} < t) = 1 - P(\min\{X_1, \dots, X_N\} > t) =$$

$$= 1 - P(X_i > t)^N = 1 - (1 - t)^N$$

$$f_{\min}(x) = N \cdot (1 - t)^{N-1}$$

Wobec tego:

$$E(Z_N|N) = \int_0^1 t \cdot N \cdot t^{N-1} dt = \frac{N}{N+1}$$

tu należy być ostrożny z przypadkiem co się dzieje gdy $N = 0$ widzimy, że Z_N przyjmuje wartość zero więc jest ok. Z rozkładu poissona $P(X = k) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$

$$E\left(\frac{N}{N+1}\right) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{n}{n+1} \frac{2^n e^{-2}}{n!} =$$

mały trick:

$$\begin{aligned} &= \sum_{n=0}^{\infty} \frac{n+1-1}{n+1} \frac{2^n e^{-2}}{n!} = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{n+1}{n+1} \frac{2^n e^{-2}}{n!} - \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n+1} \frac{2^n e^{-2}}{n!} = \\ &= 1 - \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n+1} \frac{2^n e^{-2}}{n!} = (*) \end{aligned}$$

mamy:

$$\sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n+1} \frac{2^n e^{-2}}{n!} = \frac{1}{2} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{2^{n+1} e^{-2}}{(n+1)!} = \frac{1}{2} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{2^k e^{-2}}{k!} = \frac{1}{2} (1 - e^{-2})$$

stąd

$$(*) = 1 - \frac{1}{2} (1 - e^{-2}) = \frac{1}{2} + \frac{1}{2} e^{-2}$$

Teraz

$$E(Y_N|N) = \int_0^1 t \cdot N \cdot (1-t)^{N-1} dt = \frac{1}{N+1}$$

i tu **mamy problem z zerem** bo gdy $N = 0$ powinno być $E(Y_0) = 0$. Powyższe rozwiązanie całki jest prawdziwe gdy $N > 0$. Stąd mamy:

$$\begin{aligned} E(Y_N|N) &= \underbrace{E(E(Y_N|N)|N=0)}_{=0} \cdot P(N=0) + E(E(Y_N|N)|N>0) \cdot P(N>0) = \\ &= 0 + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n+1} \cdot \frac{2^n e^{-2}}{n!} = (*) \end{aligned}$$

Wiemy, że od zera:

$$\sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n+1} \frac{2^n e^{-2}}{n!} = \frac{1}{2} (1 - e^{-2})$$

Wobec tego jak od wyniku odejmiemy pierwszy wyraz to mamy to co chcemy:

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n+1} \cdot \frac{2^n e^{-2}}{n!} = \frac{1}{2} (1 - e^{-2}) - e^{-2}$$

$$(*) = \frac{1}{2} (1 - e^{-2}) - e^{-2}$$

Czyli mamy:

$$E(Z_N - Y_N) = E(Z_N) - E(Y_N) = \frac{1}{2} + \frac{1}{2} e^{-2} - \frac{1}{2} (1 - e^{-2}) - e^{-2} = 2e^{-2}$$