

Metody probabilistyczne i statystyka - wykład trzeci¹

dr Jarosław Kotowicz

Instytut Informatyki, Uniwersytet w Białymstoku

wersja z roku ak. 2021/22

¹©J.Kotowicz, 2022

Spis treści

- 1 Uzupełnienie wykładu drugiego
- 2 Przekształcenia zmiennych losowych
- 3 Dystrybuanta, a gęstość
- 4 Parametry zmiennych jednowymiarowych
 - Parametry liczbowe
 - Parametry pozycyjne
 - Wartość oczekiwana i wariancja podstawowych rozkładów
- 5 Nierówności związane z momentami

Rozkład Fishera-Snedecora.

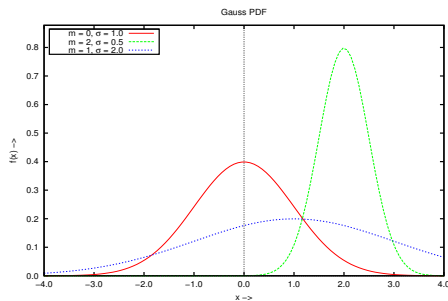
Przykład 1

Niech $n, r \in \mathbb{N}$. Rozkład o gęstości

$$f(x) := \frac{\Gamma(\frac{n+r}{2})}{\Gamma(\frac{n}{2})\Gamma(\frac{r}{2})} \left(\frac{r}{n}\right)^{\frac{r}{2}} \frac{x^{\frac{n}{2}-1}}{(x + \frac{r}{n})^{\frac{n+r}{2}}} \mathbb{I}_{]0, +\infty[}(x) \quad (1)$$

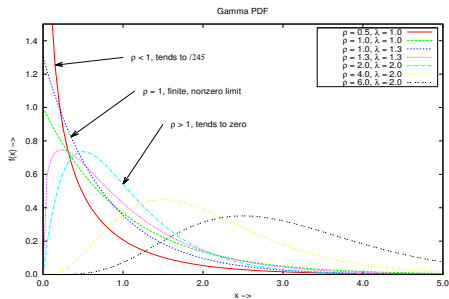
nazywamy rozkładem Fishera-Snedecora z liczbą stopni swobody licznika n i liczbą stopni swobody mianownika r i oznaczamy $F(n, r)$.

Kilka wykresów gęstości rozkładów ciągłych. I



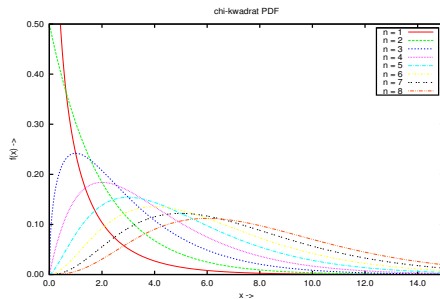
Rysunek: Gęstość rozkładu normalnego.

Kilka wykresów gęstości rozkładów ciągłych. II



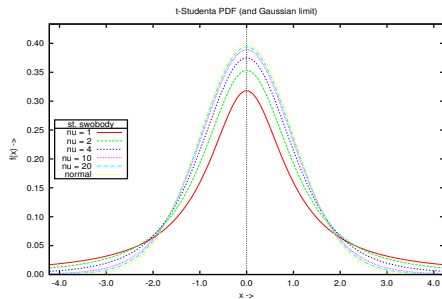
Rysunek: Gęstość rozkładu gamma.

Kilka wykresów gęstości rozkładów ciągłych. III

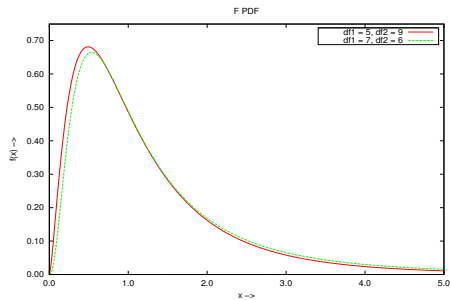


Rysunek: Gęstość rozkładu chi-kwadrat.

Kilka wykresów gęstości rozkładów ciągłych. IV

Rysunek: Gęstość rozkładu t -Studenta.

Kilka wykresów gęstości rozkładów ciągłych. V



Rysunek: Gęstość rozkładu Fishera-Snedecora.

Spis treści

- 1 Uzupełnienie wykładu drugiego
- 2 Przekształcenia zmiennych losowych**
- 3 Dystrybuanta, a gęstość
- 4 Parametry zmiennych jednowymiarowych
 - Parametry liczbowe
 - Parametry pozycyjne
 - Wartość oczekiwana i wariancja podstawowych rozkładów
- 5 Nierówności związane z momentami

Przekształcenia liniowe zmiennych losowych. I

Niech (Ω, Σ, P) będzie przestrzenią probabilistyczną i X będzie jednowymiarową zmienną losową określoną na tej przestrzeni.

Lemat 1

Niech F będzie dystrybuantą zmienną losową X . Niech zmienna losowa $Y = aX + b$, gdzie $a \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$ oraz $b \in \mathbb{R}$, ma dystrybuantę G . Wówczas

$$G(r) = \begin{cases} F\left(\frac{r-b}{a}\right) & \text{dla } a > 0 \\ 1 - \left(F\left(\frac{r-b}{a}\right) - P\left(\{\omega : X(\omega) = \frac{r-b}{a}\}\right)\right) & \text{dla } a < 0 \end{cases} \quad (2)$$

Przekształcenia liniowe zmiennych losowych. II

Wniosek 1

Jeżeli spełnione są założenia lematu 1 oraz zmienna losowa X ma rozkład ciągły, to wówczas

$$G(r) = \begin{cases} F\left(\frac{r-b}{a}\right) & \text{dla } a > 0 \\ 1 - F\left(\frac{r-b}{a}\right) & \text{dla } a < 0 \end{cases}. \quad (3)$$

Wniosek 2

Jeżeli spełnione są założenia lematu 1 oraz f jest gęstością zmiennej losowej X , zaś g gęstością zmiennej losowej Y , to

$$g(r) = \frac{1}{|a|} f\left(\frac{r-b}{a}\right). \quad (4)$$

Dowolne przekształcenie zmiennych losowych. I

Twierdzenie 1

Jeżeli zmienna losowa X ma rozkład ciągły o gęstości f i $X(\Omega) \subset]a, b[$ ($-\infty \leq a < b \leq \infty$), funkcja $\varphi :]a, b[\rightarrow \mathbb{R}$ jest funkcją klasy $C^1(]a, b[)$ oraz $\varphi'(x) \neq 0$ dla dowolnego $x \in]a, b[$, to zmienna losowa $Y = \varphi(X)$ ma rozkład ciągły o gęstości

$$g(y) = f(\varphi^{-1}(y)) |(\varphi^{-1}(y))'| \mathbb{I}_{\varphi(]a, b[)}(y). \quad (5)$$

Dowolne przekształcenie zmiennych losowych. II

Twierdzenie 2

Niech zmienna losowa X ma rozkład ciągły o gęstości f . Niech $X(\Omega) \subset I = \bigcup_{k=1}^n [a_k, b_k]$, gdzie dla dowolnych $1 \leq k < l \leq n$ zachodzi $]a_k, b_k[\cap]a_l, b_l[= \emptyset$. Niech funkcja $\varphi : I \rightarrow \mathbb{R}$ będzie funkcją klasy $C^1(]a_k, b_k[)$ oraz $\varphi'(x) \neq 0$ dla dowolnego $x \in]a_k, b_k[$ i dowolnego $1 \leq k \leq n$, to zmienna losowa $Y = \varphi(X)$ ma rozkład ciągły o gęstości

$$g(y) = \sum_{k=1}^n f(\varphi^{-1}(y)) |(\varphi^{-1}(y))'| \mathbb{I}_{\varphi(]a_k, b_k[)}(y). \quad (6)$$

Dowolne przekształcenie zmiennych losowych. III

Przykład 2

Niech $f := \frac{1}{2}\mathbb{I}_{[-1,1]}$, Funkcja ta jest gęstością. Niech $\varphi(r) = r^2$. Oznaczmy przez g gęstość zmiennej losowej $Y = \varphi(X)$. Wtedy

$$g(y) = (f(-\sqrt{y}) + f(\sqrt{y})) \cdot \frac{1}{2\sqrt{y}} \mathbb{I}_{[0,1]}(y).$$

Spis treści

- 1 Uzupełnienie wykładu drugiego
- 2 Przekształcenia zmiennych losowych
- 3 Dystrybuanta, a gęstość**
- 4 Parametry zmiennych jednowymiarowych
 - Parametry liczbowe
 - Parametry pozycyjne
 - Wartość oczekiwana i wariancja podstawowych rozkładów
- 5 Nierówności związane z momentami

Własności pochodnej dystrybuanty i jej związek z gęstością. I

Lemat 2

Niech $F : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ będzie funkcją niemalejącą i prawostronnie ciągłą. Jeżeli F' istnieje prawie wszędzie, to dla dowolnych a i b zachodzi oszacowanie

$$\int_a^b F'(s) ds \leq F(b) - F(a). \quad (7)$$

Własności pochodnej dystrybuanty i jej związek z gęstością. II

Wniosek 3

Jeżeli funkcja $F: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ spełnia założenia lematu 2, a ponadto

$$\lim_{t \rightarrow \infty} F(t) = 1 \wedge \lim_{t \rightarrow -\infty} F(t) = 0,$$

to

$$\int_{-\infty}^t F'(s) ds \leq F(t) \wedge \int_t^{\infty} F'(s) ds \leq 1 - F(t). \quad (8)$$

Twierdzenie 3

Jeżeli funkcja $F: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ jest dystrybuantą, F' istnieje prawie wszędzie oraz $\int_{-\infty}^{\infty} F'(s) ds = 1$,
to F' jest gęstością rozkładu o dystrybuancie F .

Spis treści

- 1 Uzupelnienie wykladu drugiego
- 2 Przekształcenia zmiennych losowych
- 3 Dystrybuanta, a gęstość
- 4 Parametry zmiennych jednowymiarowych**
 - Parametry liczbowe
 - Parametry pozycyjne
 - Wartość oczekiwana i wariancja podstawowych rozkładów
- 5 Nierówności związane z momentami

Całkowalność zmiennych losowych. I

Niech (Ω, Σ, P) będzie przestrzenią probabilistyczną.

Niech $r \in \mathbb{R}_+$. Wprowadzimy następujące oznaczenia

$$\int_{\Omega} |X|^r dP < +\infty \Leftrightarrow X \in L^r(\Omega, \Sigma, P) \equiv L^r(\Omega). \quad (9)$$

Całkę występującą we wzorze (9) będziemy rozumieli w sposób następujący

$$\int_{\Omega} |X|^r dP = \begin{cases} \int_{\mathbb{R}} |x|^r f(x) dx & X \text{ rozkład ciągły } f \\ \sum_{x \in W_X} |x|^r P(\{\omega : X(\omega) = x\}) & X \text{ rozkład dyskretny } W_X, \end{cases} \quad (10)$$

Wartość oczekiwana. I

Definicja 1

Niech dla jednowymiarowej zmiennej losowej X zachodzi $X \in L^1(\Omega, \Sigma, P)$. Wówczas wartością oczekiwaną zmiennej losowej X nazywamy liczbę

$$\mathbb{E}(X) := \int_{\Omega} X dP. \quad (11)$$

Wartość oczekiwana. II

Twierdzenie 4 (Własności wartości oczekiwanej I)

Niech X i Y będą jednowymiarowymi zmiennymi losowymi. Załóżmy, że zmienne losowe X i Y są całkowlne. Wtedy

- i. jeżeli $X \geq 0$, to $\mathbb{E}(X) \geq 0$;
- ii. $|\mathbb{E}(X)| \leq \mathbb{E}(|X|)$;
- iii. Dla dowolnych $a, b \in \mathbb{R}$ istnieje wartość oczekiwana zmiennej losowej $aX + bY$ i wyraża się ona wzorem

$$\mathbb{E}(aX + bY) = a\mathbb{E}(X) + b\mathbb{E}(Y) \quad (12)$$

- iv. (**Lemat Fatou**) Dla dowolnego ciągu nieujemnych zmiennych losowych $(X_n)_{n \geq 1}$

$$\mathbb{E}(\liminf_{n \rightarrow \infty} X_n) \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}(X_n) \quad (13)$$

Wartość oczekiwana. III

Twierdzenie 5 (Własności wartości oczekiwanej II)

- i. (**Twierdzenie Lebesgue'a - Beppo Levi**) Dla dowolnego niemalejącego ciągu nieujemnych zmiennych losowych $(X_n)_{n \geq 1}$ zachodzi

$$\mathbb{E}\left(\lim_{n \rightarrow \infty} X_n\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}(X_n) \quad (14)$$

- ii. (**Twierdzenie Lebesgue'a o zbieżności zmajoryzowanej**) Jeżeli dla ciągu zmiennych losowych $(X_n)_{n \geq 1}$ istnieje całkowalna zmienna losowa Z taka, że

$$\forall n \in \mathbb{N} |X_n| \leq Z,$$

to spełniona jest równość (14).

Wartość oczekiwana. IV

Wniosek 4

Jeżeli zmienne losowe X_i ($i \in \overline{1, n}$) są całkowalne, to

$$\mathbb{E}(X_1 + \dots + X_n) = \mathbb{E}(X_1) + \dots + \mathbb{E}(X_n). \quad (15)$$

Wniosek 5

Jeśli zmienna losowa X ma rozkład dyskretny o zbiorze wartości W_X , to wartość oczekiwana zmiennej losowej $\varphi(X)$ istnieje wtedy i tylko wtedy, gdy szereg $\sum_{x \in W_X} |\varphi(x)| P(\{\omega : X(\omega) = x\})$ jest zbieżny. Ponadto wartość oczekiwana wyraża się wzorem

$$\mathbb{E}(\varphi(X)) = \sum_{x \in W_X} \varphi(x) P(\{\omega : X(\omega) = x\}). \quad (16)$$

Wartość oczekiwana. V

Przykład 3

Zmienna losowa o gęstości^a

$$f(r) = \frac{1}{\pi} \frac{1}{1+r^2}. \quad (17)$$

nie posiada wartości oczekiwanej.

^aJest to rozkład Cauchy'ego $Cauchy(0, 1)$

Wariancja i momenty. I

Przed podaniem uogólnienia wartości oczekiwanej sformułujmy następujący lemat

Lemat 3

Niech $\mathbb{R} \ni r \geq 1$ oraz $q \in [1, r]$. Wtedy jeżeli jest skończona całka $\int_{\Omega} |X|^r dP$, to jest skończona całka $\int_{\Omega} |X|^q dP$.

Uwaga 1

Pojęcie wartości oczekiwanej można uogólnić zastępując warunek całkowności innym.

Wariancja i momenty. II

Definicja 2

Niech $\mathbb{R} \ni r \geq 1$, zaś a liczbą rzeczywistą, X jednowymiarową zmienną losową. Niech zmienna losowa X będzie całkowna z r -tą potęgą.^a

Momentem zwykłym rzędu r względem liczby a zmiennej losowej X nazywamy liczbę równą

$$\mathbb{E}((X - a)^r) := \int_{\Omega} (X - a)^r dP, \quad (18)$$

o ile wyrażenie występujące pod całką jest określone.^b

^aNie trzeba zakładać, że całkowna z r -tą potęgą jest zmienna $X - a$ na podstawie lematu 3 i z faktu, że funkcja stała jest całkowna względem miary probabilistycznej.

^bJest ono zawsze określone, gdy $r \in \mathbb{N}$.

Wariancja i momenty. III

Definicja 3

Niech zmienna losowa X będzie całkowna z r -tą potęgą. Momentem absolutnym rzędu r względem liczby a zmiennej losowej X nazywamy liczbę równą

$$\mathbb{E}(|X - a|^r) := \int_{\Omega} |X - a|^r dP. \quad (19)$$

Uwaga 2

Jeżeli $a = 0$, to są to momenty zwykłe lub absolutne rzędu r .

Jeżeli $a = \mathbb{E}(X)$ otrzymujemy momenty centralne zwykłe i absolutne rzędu r .

Wariancja i momenty. IV

Uwaga 3

Momenty zwykłe rzędu r przyjęto się oznaczać m_r , zaś zwykłe momenty centralne rzędu r oznacza się symbolem μ_r .

Mamy $\mathbb{E}(X) = m_1$, oczywiście o ile zmienna losowa X jest całkowalna.

Definicja 4

Niech $X \in L^2(\Omega)$. Liczbę $\mathbb{D}^2(X)$ równą

$$\mathbb{D}^2(X) := \mathbb{E}((X - \mathbb{E}(X))^2) \quad (20)$$

nazywamy wariancją zmiennej losowej X .

Wariancja i momenty. V

Uwaga 4

Zauważmy, że $\mathbb{D}^2(X) = \mu_2$.

Uwaga 5

Wariancja zmiennej losowej X oznaczana jest w literaturze również symbolem $\text{Var}(X)$.

Wniosek 6

Niech $X \in L^2(\Omega)$. Wtedy $\mathbb{D}^2(X) = \mathbb{E}(X^2) - (\mathbb{E}(X))^2$.

Wariancja i momenty. VI

Twierdzenie 6

Niech $X \in L^2(\Omega)$. Wówczas

$$\mathbb{D}^2(X) \geq 0 \quad (21)$$

$$\forall a \in \mathbb{R} \quad \mathbb{D}^2(aX) = a^2 \mathbb{D}^2(X), \quad (22)$$

$$\forall a \in \mathbb{R} \quad \mathbb{D}^2(X + a) = \mathbb{D}^2(X), \quad (23)$$

$$\mathbb{D}^2(X) = 0 \Leftrightarrow \exists a \in \mathbb{R} P(\{\omega : X(\omega) = a\}) = 1. \quad (24)$$

Wniosek 7

Niech $X \in L^2(\Omega)$. Wtedy

$$|\mathbb{E}(X)| \leq \sqrt{\mathbb{E}(X^2)}. \quad (25)$$

Wariancja i momenty. VII

Wniosek 8

Niech $X \in L^2(\Omega)$. Wtedy

$$\mathbb{D}^2(X) = \inf_{a \in \mathbb{R}} \mathbb{E}((X - a)^2). \quad (26)$$

Definicja 5

Niech $X \in L^2(\Omega)$. Odchyleniem standardowym zmiennej losowej X nazywamy liczbę równą

$$\sigma(X) \equiv \mathbb{D}(X) = \sqrt{\mathbb{D}^2(X)}. \quad (27)$$

Inne parametry liczbowe. I

Definicja 6

Niech $X \in L^1(\Omega)$. Odchyleniem przeciętnym zmiennej losowej X nazywamy liczbę równą

$$d(X) := \int_{\Omega} |X - \mathbb{E}(X)| dP. \quad (28)$$

Definicja 7

Niech $X \in L^2(\Omega)$ oraz $\mathbb{E}(X) \neq 0$. Współczynnikiem zmienności zmiennej losowej X nazywamy liczbę równą

$$\nu_{\sigma} := \frac{\mathbb{D}(X)}{\mathbb{E}(X)}. \quad (29)$$

Inne parametry liczbowe. II

Definicja 8

Niech $X \in L^1(\Omega)$ oraz $0 \neq \mathbb{E}(X)$. Wskaźnikiem nierównomierności zmiennej losowej X nazywamy liczbę równą

$$H(X) := \frac{d(X)}{\mathbb{E}(X)}. \quad (30)$$

Uwaga 6

Współczynnik zmienności zmiennej losowej oraz wskaźnik nierównomierności zmiennej losowej w statystyce nazywane są współczynnikami zmienności Pearsona.

Inne parametry liczbowe. III

Definicja 9

Niech $X \in L^2(\Omega)$ w pierwszym przypadku oraz $X \in L^1(\Omega)$ w drugim.

Typowym obszarem zmienności zmiennej losowej X jest przedział określony warunkiem

- $T_\sigma :=]\mathbb{E}(X) - \mathbb{D}(X), \mathbb{E}(X) + \mathbb{D}(X)[,$
- $T_d :=]\mathbb{E}(X) - d(X), \mathbb{E}(X) + d(X)[.$

Definicja 10

Niech $X \in L^3(\Omega)$ oraz $\mathbb{D}^2(X) \neq 0$. Współczynnikiem asymetrii (skośności) zmiennej losowej X nazywamy liczbę równą

$$\gamma(X) := \frac{\mu_3}{(\mathbb{D}(X))^3}. \quad (31)$$

Inne parametry liczbowe. IV

Definicja 11

Niech $X \in L^4(\Omega)$ oraz $\mathbb{D}^2(X) \neq 0$. Współczynnikiem koncentracji (kurtozą) nazywamy liczbę

$$\gamma_4 := \frac{\mu_4}{(\mathbb{D}^2(X))^2}.$$

Parametry pozycyjne. I

Definicja 12

Niech $p \in]0, 1[$. Kwantylem rzędu p nazywamy liczbę x_p taką, że

$$P(\{\omega : X(\omega) \leq x_p\}) \geq p \wedge P(\{\omega : X(\omega) \geq x_p\}) \geq 1 - p. \quad (32)$$

Definicja 13

Medianą nazywamy kwantyl rzędu $\frac{1}{2}$ i oznaczamy ją Me .

Definicja 14

Kwartylem nazywamy dowolny kwantyl rzędu będącego wielokrotnością liczby $\frac{1}{4}$.

Parametry pozycyjne. II

Uwaga 7

Kwartył pierwszy (oznaczenie Q_1) to kwantyl rzędu $\frac{1}{4}$, kwartył drugi to kwantyl rzędu $\frac{2}{4}$ (jest to mediana), a kwartył trzeci to kwantyl rzędu $\frac{3}{4}$ (oznaczenie Q_3).

Definicja 15

Modą (dominantą) nazywamy w przypadku rozkładu dyskretnego wartość zmiennej losowej o największym prawdopodobieństwie, zaś w przypadku rozkładu ciągłego każde maksimum lokalne gęstości.

Oznaczamy ją Mo .

Parametry pozycyjne. III

Definicja 16

Odchyleniem ćwiartkowym^a nazywamy liczbę

$$Q := \frac{Q_3 - Q_1}{2}. \quad (33)$$

^aJest to parametr liczbowy

Definicja 17

Pozycyjnym typowym obszarem zmienności nazywamy następujący przedział

$$T_Q :=] Me - Q, Me + Q[.$$

Parametry pozycyjne. IV

Definicja 18

Pozycyjnymi współczynnikami zmienności nazywamy liczby równe odpowiednio

$$V_Q := \frac{Q}{Me}, \quad (Me \neq 0) \quad \text{oraz} \quad V_{Q_1, Q_3} := \frac{Q_3 - Q_1}{Q_3 + Q_1}.$$

Parametry pozycyjne. V

Definicja 19

Pozycyjnym wskaźnikiem asymetrii nazywamy liczbę

$$W_s^Q := (Q_3 - \text{Me}) - (\text{Me} - Q_1).$$

Pozycyjnym współczynnikiem asymetrii nazywamy liczbę

$$A_Q := \frac{(Q_3 - \text{Me}) - (\text{Me} - Q_1)}{2Q}.$$

Definicja 20

Niech $X \in L^1(\Omega)$. Wskaźnikiem asymetrii nazywamy liczbę

$$W_s := \mathbb{E}(X) - M_0.$$

Parametry pozycyjne. VI

Definicja 21

Niech $X \in L^2(\Omega)$ i $\mathbb{D}^2(X) \neq 0$ (odpowiednio $X \in L^1(\Omega)$ i $d(X) \neq 0$). Pierwszym współczynnikiem asymetrii Pearsona nazywamy liczbę

$$A_s := \frac{\mathbb{E}(X) - M_o}{\mathbb{D}(X)} \quad \text{oraz} \quad A_d := \frac{\mathbb{E}(X) - M_o}{d(X)}.$$

Drugi współczynnikiem asymetrii Pearsona nazywamy liczbę

$$W_{s,2} := \frac{\mathbb{E}(X) - M_e}{\mathbb{D}(X)} \quad \text{oraz} \quad W_{d,2} := \frac{\mathbb{E}(X) - M_e}{d(X)}.$$

Parametry pozycyjne. VII

Uwaga 8

Wskaźnik asymetrii oraz pierwszy i drugi współczynniki asymetrii Pearsona w dalszej części wykładu dotyczącej statystyki matematycznej będziemy zaliczać do miar mieszanych.

Definicja 22

Pozycyjnym współczynnikiem koncentracji nazywamy liczbę

$$W_s := \frac{D_9 - D_1}{Q_3 - Q_1},$$

gdzie D_i jest i -tym decylem oraz $D_1 = x_{\frac{1}{10}}$, $D_9 = x_{\frac{9}{10}}$.

Wartość oczekiwana i wariancja zmiennych dyskretnych. I

Przykład 4

Niech $X \sim \delta(x_0)$. Wtedy $\mathbb{E}(X) = x_0$ i $\mathbb{D}^2(X) = 0$.

Przykład 5

Niech $p \in]0, 1[$. Niech zmienna losowa X ma rozkład dwupunktowy skupiony w punktach x_1 i x_2 tak, że $P(\{x_1\}) = p$ i $P(\{x_2\}) = 1 - p$. Wtedy $\mathbb{E}(X) = px_1 + (1 - p)x_2$ i $\mathbb{D}^2(X) = p(1 - p)(x_1 - x_2)^2$.

Natomiast, gdy $X \sim \text{Bin}(1, p)$, to $\mathbb{E}(X) = p$ i $\mathbb{D}^2(X) = p(1 - p)$.

Przykład 6

Niech $\lambda \in \mathbb{R}_+$. Jeżeli $X \sim \text{Po}(\lambda)$, to $\mathbb{E}(X) = \lambda$ i $\mathbb{D}^2(X) = \lambda$.

Wartość oczekiwana i wariancja zmiennych dyskretnych. II

Przykład 7

Niech $p \in]0, 1[$. Jeżeli $X \sim \text{Geom}(p)$, to $\mathbb{E}(X) = \frac{1}{p}$ i $\mathbb{D}^2(X) = \frac{1-p}{p^2}$.

Przykład 8

Niech $p \in]0, 1[$, $n \in \mathbb{N}$.

1. Jeżeli $X \sim \text{Bin}(n, p)$, to $\mathbb{E}(X) = np$ i $\mathbb{D}^2(X) = np(1-p)$.
2. Jeżeli $X \sim \text{NegBin}(n, p)$, to $\mathbb{E}(X) = \frac{n(1-p)}{p}$ i $\mathbb{D}^2(X) = \frac{n(1-p)}{p^2}$.

Przykład 9

Jeżeli zmienna losowa X ma rozkład hipergeometryczny z parametrami a, b, n , gdzie $a + b > n$ oraz $a \geq n$ i $b \geq n$, to $\mathbb{E}(X) = \frac{an}{a+b}$ i $\mathbb{D}^2(X) = \frac{abn(a+b-n)}{(a+b)^2(a+b-1)}$.

Wartość oczekiwana i wariancja zmiennych ciągłych. I

Przykład 10

Niech $a, b \in \mathbb{R}$ oraz $a < b$. Jeżeli $X \sim \mathcal{U}(]a, b[)$, to $\mathbb{E}(X) = \frac{a+b}{2}$ i $\mathbb{D}^2(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$.

Przykład 11

Niech $\lambda \in \mathbb{R}_+$.

- 1 Jeżeli $X \sim \text{Exp}(\lambda)$, to $\mathbb{E}(X) = \frac{1}{\lambda}$ i $\mathbb{D}^2(X) = \frac{1}{\lambda^2}$.
- 2 Jeżeli $X \sim L(\lambda)$, to $\mathbb{E}(X) = 0$ i $\mathbb{D}^2(X) = \frac{2}{\lambda^2}$.

Przykład 12

Niech $a \in \mathbb{R}$ oraz $b \in \mathbb{R}_+$. Jeżeli $X \sim \text{Cauchy}(a, b)$, to X nie posiada wartości oczekiwanej, a więc i wariancji.

Wartość oczekiwana i wariancja zmiennych ciągłych. II

Przykład 13

Niech $m \in \mathbb{R}$ oraz $\sigma \in \mathbb{R}_+$. Jeżeli $X \sim \mathcal{N}(m, \sigma)$, to $\mathbb{E}(X) = m$ i $\mathbb{D}^2(X) = \sigma^2$.

Przykład 14

Niech $\alpha, \beta \in \mathbb{R}_+$. Jeżeli $X \sim \Gamma(\alpha, \beta)$, to $\mathbb{E}(X) = \frac{\alpha}{\beta}$ i $\mathbb{D}^2(X) = \frac{\alpha}{\beta^2}$.

Niech $\kappa, \theta \in \mathbb{R}_+$. Jeżeli $X \sim \Gamma(\kappa, \theta)$, to $\mathbb{E}(X) = \kappa\theta$ i $\mathbb{D}^2(X) = \kappa\theta^2$.

Przykład 15

Niech $p, q \in \mathbb{R}_+$. Jeżeli $X \sim \text{Beta}(p, q)$, to $\mathbb{E}(X) = \frac{p}{p+q}$ i $\mathbb{D}^2(X) = \frac{pq}{(p+q)^2(p+q+1)}$.

Wartość oczekiwana i wariancja zmiennych ciągłych. III

Przykład 16

Niech $n \in \mathbb{N}$.

- 1 Jeżeli $X \sim \chi^2(n)$, to $\mathbb{E}(X) = n$ i $\mathbb{D}^2(X) = 2n$.
- 2 Jeżeli $X \sim t(n)$, to dla $n > 1$ istnieje wartość oczekiwana X i $\mathbb{E}(X) = 0$. Jeżeli natomiast $n > 2$, to istnieje wariancja i $\mathbb{D}^2(X) = \frac{n}{n-2}$.

Przykład 17

Niech $n, r \in \mathbb{N}$. Jeżeli $X \sim F(n, r)$, to $\mathbb{E}(X) = \frac{r}{r-2}$, o ile $r > 2$ oraz $\mathbb{D}^2(X) = \frac{2r^2(n+r-2)}{n(r-2)^2(r-4)}$ o ile $r > 4$.

Spis treści

- 1 Uzupełnienie wykładu drugiego
- 2 Przekształcenia zmiennych losowych
- 3 Dystrybuanta, a gęstość
- 4 Parametry zmiennych jednowymiarowych
 - Parametry liczbowe
 - Parametry pozycyjne
 - Wartość oczekiwana i wariancja podstawowych rozkładów
- 5 **Nierówności związane z momentami**

Twierdzenie 7 (Nierówność Schwarz)

Niech $X, Y \in L^2(\Omega)$. Wówczas zmienna losowa $XY \in L^1(\Omega)$ oraz

$$\mathbb{E}(|XY|) \leq \sqrt{\mathbb{E}(X^2)\mathbb{E}(Y^2)}. \quad (34)$$

Wniosek 9

Niech $X, Y \in L^2(\Omega)$. Wówczas

$$|\mathbb{E}(XY)| \leq \sqrt{\mathbb{E}(X^2)\mathbb{E}(Y^2)}. \quad (35)$$

Definicja 23

Funkcję $\varphi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ nazywamy funkcją wypukłą wtedy i tylko wtedy, gdy

$$\forall_{x,y \in \mathbb{R}} \forall_{\alpha \in [0,1]} \varphi(\alpha x + (1 - \alpha)y) \leq \alpha \varphi(x) + (1 - \alpha)\varphi(y). \quad (36)$$

Twierdzenie 8 (Nierówność Jensena)

Niech $X \in L^1(\Omega)$. Wówczas dla dowolnej funkcji wypukłej $\varphi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ takiej, że $\varphi(X) \in L^1(\Omega)$ zachodzi

$$\varphi(\mathbb{E}(X)) \leq \mathbb{E}(\varphi(X)). \quad (37)$$

Twierdzenie 9 (Nierówność Höldera)

Niech $\mathbb{R} \ni p > 1$ oraz $\mathbb{R} \ni q > 1$ oraz $p^{-1} + q^{-1} = 1$. Niech $X \in L^p(\Omega)$ oraz $Y \in L^q(\Omega)$. Wówczas zmienna losowa $XY \in L^1(\Omega)$ oraz

$$\mathbb{E}(|XY|) \leq (\mathbb{E}(|X|^p))^{\frac{1}{p}} (\mathbb{E}(|Y|^q))^{\frac{1}{q}}. \quad (38)$$

Twierdzenie 10 (Nierówność Czebyszewa)

Niech zmienna losowa X będzie nieujemna.^a Wówczas

$$\forall \varepsilon > 0 P(\{\omega : X(\omega) \geq \varepsilon\}) \leq \frac{\mathbb{E}(X)}{\varepsilon}. \quad (39)$$

^aObejmuje też przypadek "trywialny", gdy jest nieskończona wartość oczekiwana

Twierdzenie 11 (Uogólniona nierówność Czebyszewa)

Niech $\varphi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ będzie dodatnią funkcją borelowską. Jeżeli $\varphi(X) \in L^1(\Omega)$ to wówczas:

i. Jeżeli φ jest niemalejąca, to

$$\forall \varepsilon > 0 \quad P(\{\omega : X(\omega) \geq \varepsilon\}) \leq \frac{\mathbb{E}(\varphi(X))}{\varphi(\varepsilon)}. \quad (40)$$

ii. Jeżeli φ jest parzysta i niemalejąca na $[0, +\infty[$, to

$$\forall \varepsilon > 0 \quad P(\{\omega : |X(\omega)| \geq \varepsilon\}) \leq \frac{\mathbb{E}(\varphi(X))}{\varphi(\varepsilon)}. \quad (41)$$

Uwaga 9

Można osłabić założenia o funkcji φ w twierdzeniu 11(ii) następująco

Jeżeli $\varphi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ jest funkcją nieujemną, parzystą, $\varphi \neq 0$ oraz niemalejącą na $]0, +\infty[$, to

$$\forall \varepsilon > 0 \quad \varphi(\varepsilon) > 0 \Rightarrow P(\{\omega : |X(\omega)| \geq \varepsilon\}) \leq \frac{\mathbb{E}(\varphi(X))}{\varphi(\varepsilon)}. \quad (42)$$

Wniosek 10 (Nierówność Markowa)

Niech $\mathbb{R} \ni p > 0$. Wówczas o ile $X \in L^p(\Omega)$, to

$$\forall \varepsilon > 0; P(\{\omega : |X(\omega)| \geq \varepsilon\}) \leq \frac{\mathbb{E}(|X|^p)}{\varepsilon^p}. \quad (43)$$

Wniosek 11 (Nierówność Czebyszewa-Bienaymé)

O ile $X \in L^2(\Omega)$, to

$$\forall \varepsilon > 0 \quad P(\{\omega : |X(\omega) - \mathbb{E}(X)| \geq \varepsilon\}) \leq \frac{\mathbb{D}^2(X)}{\varepsilon^2}. \quad (44)$$

Wniosek 12 (Nierówność wykładnicza Czebyszewa)

O ile dla pewnego $p > 0$ jest $e^{pX} \in L^1(\Omega)$, to

$$\forall \lambda \in [0, p] \quad \forall \varepsilon > 0 \quad P(\{\omega : X(\omega) \geq \varepsilon\}) \leq \frac{\mathbb{E}(e^{\lambda X})}{e^{\lambda \varepsilon}}. \quad (45)$$