

Statystyka



- 1 Eksperyment
- 2 Operacje na zbiorach
- 3 Zdarzenie
- 4 Prawdopodobieństwo
- 5 Twierdzenie Bayesa
- 6 Zmienna losowa
- 7 Statystyczna analiza danych
- 8 Rozkłady infoShareAcademy.com





- 1 Eksperyment
- 2 Operacje na zbiorach
- 3 Zdarzenie
- 4 Prawdopodobieństwo
- 5 Twierdzenie Bayesa
- 6 Zmienna losowa
- 7 Statystyczna analiza danych
- 8 Rozkłady





- 1 Eksperyment
- 2 Operacje na zbiorach
- 3 Zdarzenie
- 4 Prawdopodobieństwo
- 5 Twierdzenie Bayesa
- 6 Zmienna losowa
- 7 Statystyczna analiza danych
- Rozkłady infoShareAcademy.com



- 1 Eksperyment
- 2 Operacje na zbiorach
- 3 Zdarzenie
- 4 Prawdopodobieństwo
- 5 Twierdzenie Bayesa
- 6 Zmienna losowa
- 7 Statystyczna analiza danych
- Rozkłady infoShareAcademy.com



- 1 Eksperyment
- 2 Operacje na zbiorach
- 3 Zdarzenie
- 4 Prawdopodobieństwo
- 5 Twierdzenie Bayesa
- 6 Zmienna losowa
- 7 Statystyczna analiza danych
- 8 Rozkłady infoShareAcademy.com





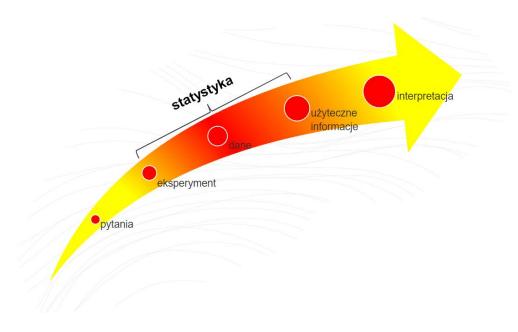
Statystyka – nauka zajmująca się analizowaniem i liczbowym opisem zjawisk masowych.

Statystyka matematyczna – dział matematyki zajmujący się metodami wnioskowania o populacji na podstawie losowych prób z tej populacji.

Słownik języka polskiego PWN.

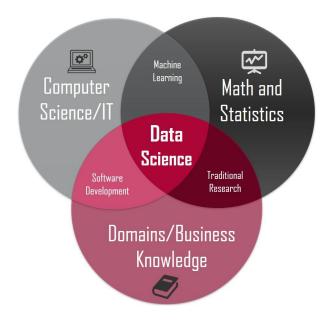












Źródło grafiki: towardsdatascience.com











Uzyskanie wyniku lub wyników doświadczenia losowego. Np.:

- wynik rzutu kostką do gry,
- odpowiedź respondenta na pytanie,
- wynik badania medycznego (np. pomiar stężenia glukozy we krwi),
- wyniki sprzedaży produktu,
- ..





Skończona lub nieskończona kolekcja obiektów, w której kolejność nie ma znaczenia, oraz ignorowany jest fakt, że element występuje więcej niż raz w zbiorze.

Fakt przynależności danego elementu do zbioru zapisuje się jako a ∈ A.





Te zbiory są identyczne:

$$A = \{a,1,2,3\}$$

$$B=\{2,a,1,3\}$$

$$C = \{3,2,1,a\}$$





Przykłady zbiorów:

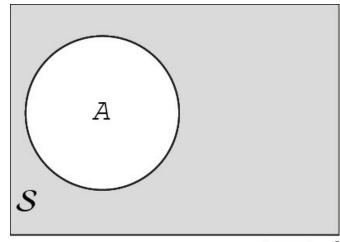
- pracownicy przedsiębiorstwa,
- stany kontrolki na stronie internetowej,
- klienci firmy,
- produkty w sklepie internetowym,
- stan produktu w sklepie internetowym.





Statystyka

Zbiory: podstawowe oznaczenia



 \square A'

Ø – zbiór pusty

S – zbiór uniwersum

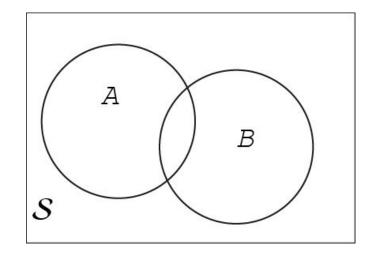
A' – dopełnienie zbioru A (wszystko poza zbiorem A)





Statystyka

Zbiory: podstawowe operacje

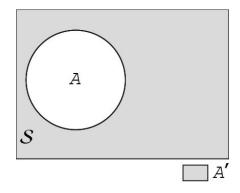


U – suma zbiorów

∩ – iloczyn zbiorów

- - różnica zbiorów





A' jest zbiorem zawierającym wszystkie elementy S, poza tymi, które znajdują się w zbiorze A.

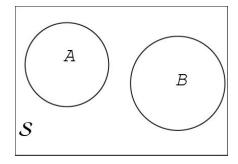
Zbiory A i A' są parami rozłączne: A∩A'=∅e

Sumą zbiorów A oraz A' jest S: AUA'=Se

Inne oznaczenia spotykane w literaturze: AC and Аҧ.

info Share

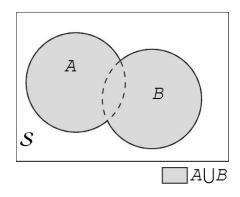




Zbiory A i B są parami rozłączne jeśli ich iloczynem jest zbiór pusty.

$$A \cap B = \emptyset$$

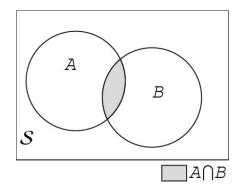




Alternatywą zbiorów A i B jest zbiór zawierający elementy ze zbioru A lub B.

 $A \cup B$

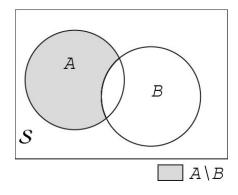




Iloczynem zbiorów A i B jest zbiór zawierający elementy ze zbioru A i B.

 $A \cap B$

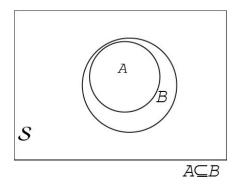




Różnicą zbiorów A i B jest zbiór zawierający elementy ze zbioru A, które nie znajdują się w zbiorze B.

A - B

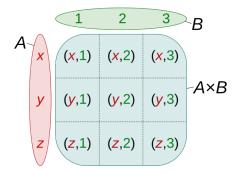




Zbiorów A jest podzbiorem B jeśli wszystkie jego elementy znajdują się w zbiorze B.







lloczynem kartezjańskim zbiorów nazywamy zbiór uporządkowany punktów (krotek) (a,b), gdzie a∈A i b∈B.

$$A \times B$$





$$A=\{1,2,3\}; B=\{a,b\}$$
 $A\times B=\{(1,a),(1,b),$ $(2,a),(2,b),$ $(3,a),(3,b)\}$





Zdarzenia są to zbiory i elementy zbiorów w rachunku prawdopodobieństwa.



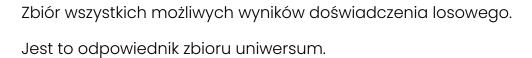


Pojęcie pierwotne rachunku prawdopodobieństwa (tzn. nie posiada formalnej definicji).

Potocznie: najmniejszy niepodzielny wynik doświadczenia losowego.











Przestrzeń zdarzeń elementarnych pojedynczego rzutu kostką (czyli wszystkie możliwe wyniki takiego eksperymentu).

$$\Omega = \{ \begin{array}{c|c} \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \hline \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \end{array} \}$$







Przestrzeń zdarzeń elementarnych dwukrotnego rzutu monetą (czyli wszystkie możliwe wyniki takiego eksperymentu).



$$\Omega = \{(\underbrace{1}, \underbrace{1}, \underbrace{1}), (\underbrace{1}, \underbrace{2}), (\underbrace{2}, \underbrace{1}), (\underbrace{2}, \underbrace{2})\}$$



Przestrzeń zdarzeń elementarnych eksperymentu polegającego na wypełnieniu ankiety: układ wszystkich możliwych odpowiedzi na każde pytanie.



$$\Omega = \{(a,a,a,...,a), \\ (b,a,a,...,a), \\ (c,a,a,...,a), \\ (d,a,a,...,a), \\ (a,b,a,...,a), \\ ..., \\ (d,d,d,...,c), \\ (d,d,d,...,c), \\ (d,d,d,...,d)\}$$

info Share



Eksperyment nazywa się losowym jeśli przy powtarzaniu go w tych samych warunkach jego wynik nie może być przewidziany, a wszystkie możliwe wyniki mogą zostać określone przed jego przeprowadzeniem.





- Rzut monetą.
- Liczba wypadków samochodowych w danym dniu.
- Partia, na którą zagłosuje pytana osoba.
- Wystąpienie katastrof naturalnych.
- Cena akcji na rynku.
- Liczba klientów, która zakupi produkt.
- ..





Wyróżnia się dwa typy zdarzeń losowych:

- proste,
- złożone.

Np. w eksperymencie polegającym na rzucie kostką:

- zdarzenie proste: otrzymano •
- zdarzenie złożone: otrzymano parzystą liczbę oczek,
 czyli: , i lub i i





Zdarzenie, w którego skład wchodzą wszystkie elementy przestrzeni zdarzeń elementarnych (czyli zdarzy się na pewno).

Zdarzenie pewne oznacza się symbolem Ω .





Zdarzenie, które nie zawiera żadnych elementów.

Zdarzenie niemożliwe oznacza się symbolem zbioru pustego, czyli ∅.





Pewna firma rozważa dołączanie do zakupu pakietu próbek kosmetyków. Do wyboru jest 10 różnych produktów, przy czym pakiet testowy ma się składać z próbek 3 różnych produktów. Ile jest możliwych pakietów próbek? Wypisz wszystkie rodzaje pakietów gratisowych.











Aksjomat I. Dla każdego A∈Ω

$$P(A) \ge 0$$

Aksjomat II. Prawdopodobieństwo zdarzenia pewnego

$$P(\Omega) = 1$$

Aksjomat III. Dla każdej pary A₁, A₂... ze zdarzeń rozłącznych parami zachodzi

$$\begin{pmatrix}
P & \angle A \\
i=1
\end{pmatrix} = \boxtimes P(A_i)$$





Aksjomatyczna definicja prawdopodobieństwa

- Prawdopodobieństwo zdarzenia niemożliwego wynosi zero P
 (Ø) = 0
- Prawdopodobieństwo zdarzenia przeciwnego równe jest P
 (A')=1-P (A)
- Dla dowolnych dwóch zdarzeń zachodzi $P(AUB) = P(A) + P(B) P(A \cap B)$
- Jeśli A C B, to
 P(A) ≤P(B)
- Dla każdego zdarzenia A
 P(A) ≤1





Klasyczna interpretacja prawdopodobieństwa (przypadek szczególny)

Niech wyniki doświadczenia losowego będą jednakowo prawdopodobne i niech możliwych wyników tego doświadczenia będzie *N*.

Jeżeli zdarzenie A składa się z k elementów (czyli k zdarzeń elementarnych, tzw. zdarzeń sprzyjających), to:

$$P(A) = \frac{k}{N}$$





Klasyczna interpretacja prawdopodobieństwa

Prawdopodobieństwo otrzymania



wynosi:

$$P(\begin{bmatrix} \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot \end{bmatrix}) = \begin{bmatrix} \cdot \\ \cdot \\ \cdot \end{bmatrix}$$







Klasyczna interpretacja prawdopodobieństwa

Prawdopodobieństwo otrzymania liczby oczek mniejszej niż 3 wynosi:

$$P(\boxed{\cdot} \cup \boxed{\cdot} = P(\boxed{\cdot}) + (\boxed{\cdot}) = \frac{1}{6} + \frac{1}{6} = \frac{1}{3}$$







Niech przestrzeń zdarzeń elementarnych składa się z N elementów

$$\Omega = \{\omega_{1}, \omega_{2}, \dots, \omega_{N}\}$$

i niech prawdopodobieństwo zajścia zdarzenia elementarnego ω_i wynosi $P(\omega_i)$. Wówczas, dla każdego zdarzenia $A \subseteq \Omega$

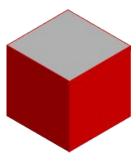
$$P(A) = \sum_{\omega i \in A} P(\omega_i)$$





Klasyczna interpretacja prawdopodobieństwa (przykład)

Dana jest kostka sześcienna jak na rysunku (dwie ściany szare, cztery czerwone).
Określ prawdopodobieństwa zdarzeń polegających na tym, że w wyniku pojedynczego rzutu otrzyma się ścianę:



- czerwoną,
- szarą

$$\Omega = \{ \bullet, \bullet \}$$

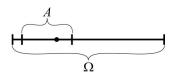
$$P(\bullet) = 4/6$$

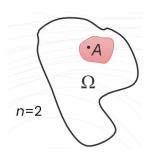
$$P(\bullet) = 2/6$$

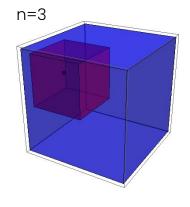




Geometryczna interpretacja prawdopodobieństwa (przykład)



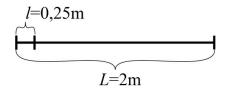








Geometryczna interpretacja prawdopodobieństwa (przykład)



Dany jest odcinek o długości L=2m.

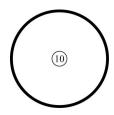
Jakie jest prawdopodobieństwo zdarzenia A, że losowo wybrany punkt znajdzie się w zbiorze $I=\{x: x>0 \text{ i } x<0,25 \text{ m}\}$?

$$P(A) = \frac{1}{L} = \frac{0.25}{2} = \frac{1}{8}$$





Geometryczna interpretacja prawdopodobieństwa (przykład)



Jakie jest prawdopodobieństwo, że łucznik trafi w "10" jeśli średnica tarczy wynosi D a średnica obszaru "10" d. Założyć, że łucznik zawsze trafia w tarczę, a szansa trafienia w którykolwiek jej punkt jest taka sama.

$$P(A) = \frac{A_{10}}{L_{T}} = \frac{\frac{\pi d^{2}}{4}}{\frac{\pi D^{2}}{4}} = \frac{d^{2}}{D^{2}}$$

info Share



Prawdopodobieństwo zdarzenia A równe jest

$$P(A) = \lim_{N \to \infty} \frac{k}{N}$$

k – liczba eksperymentów w których otrzymano zdarzenie sprzyjające N – liczba wszystkich eksperymentów





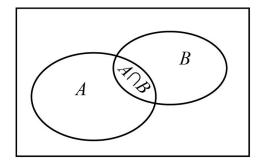
Niech A i B będą dowolnymi zdarzeniami, $A \subset \Omega$ i $B \subset \Omega$, przy czym prawdopodobieństwo zdarzenia A jest dodatnie P(A) > 0. Prawdopodobieństwo warunkowe zdarzenia B pod warunkiem zajścia zdarzenia A jest dane wzorem:

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





Prawdopodobieństwo warunkowe



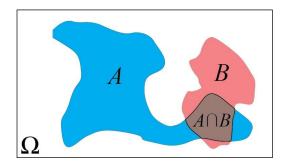
Prawdopodobieństwo wystąpienia zdarzenia B, pod warunkiem, że wystąpiło zdarzenie A jest równe prawdopodobieństwu wystąpienia zdarzenia $A \cap B$ pod warunkiem wystąpienia zdarzenia A.

$$PBA = P(A \cap B|A)$$





Prawdopodobieństwo warunkowe (objaśnienia)



Jeśli wystąpiło jakieś zdarzenie A, a rozważane jest inne zdarzenie B, oznacza to, że przestrzeń zdarzeń elementarnych została zredukowana z Ω do A.





Prawdopodobieństwo warunkowe (objaśnienia)

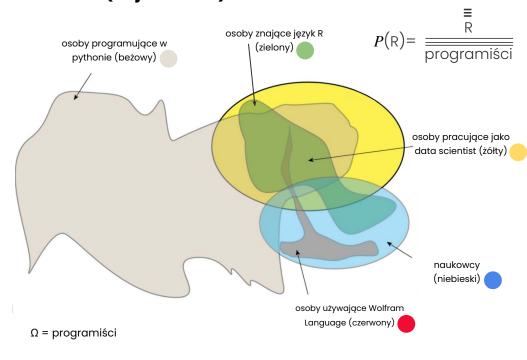
Prawdopodobieństwo (nie warunkowe) zdarzenia i prawdopodobieństwo warunkowe są jakościowo innymi pojęciami:

- Prawdopodobieństwo znalezienia programisty, który zna język R.
- Prawdopodobieństwo znalezienia programisty, który zna język R jeśli pracuje jako Data Scientist.





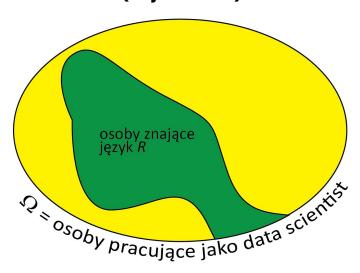
Prawdopodobieństwo warunkowe (objaśnienia)



info Share



Prawdopodobieństwo warunkowe (objaśnienia)



$$P(R|DS) = \frac{P(DS \cap R)}{P(DS)}$$

Inna przestrzeń zdarzeń elementarnych!

info Share



Zadanie 11.2 (instrukcja)

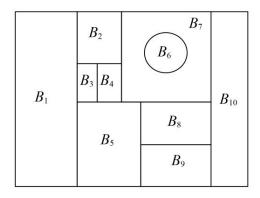
Na podstawie danych ze strony kaggle (https://www.kaggle.com/datasets/jaimevalero/developers-and-pro gramming-languages) dotyczących użycia języków programowania oraz środowisk programistycznych obliczyć prawdopodobieństwo, że respondent:

- używa języka Python,
- używa środowiska Jupyter,
- używa środowiska Jupyter oraz Pythona,
- używa środowiska Jupyter jeśli wiadomo, że używa Pythona,
- używa Pythona jeśli wiadomo, że używa środowiska Jupyter.





Prawdopodobieństwo warunkowe (objaśnienia)



Zdarzenia B_1 , B_2 , ..., B_k tworzą podział przestrzeni zdarzeń elementarnych Ω (lub układ zupełny zdarzeń), jeżeli

$$B_i \cap B_j = \emptyset$$
, gdy $i \neq j$

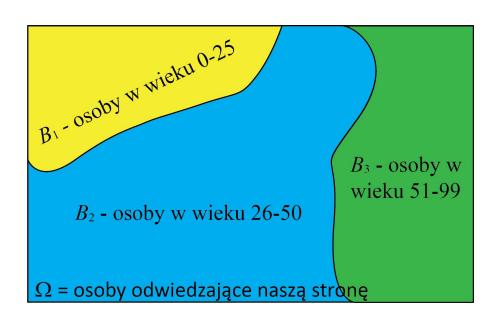
oraz

$$B_1UB_2U...UB_{\nu} = \Omega$$





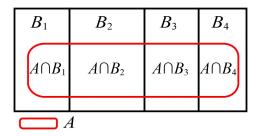
Zupełny podział przestrzeni zdarzeń elementarnych







Prawdopodobieństwo zupełne

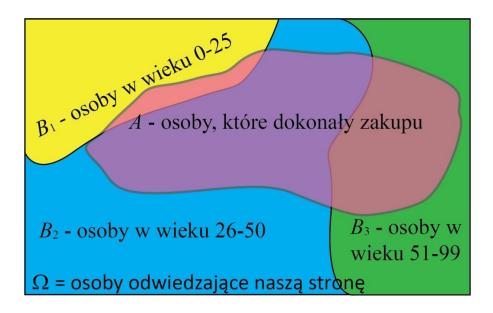


Jeżeli zdarzenia $B_{l'}$, $B_{2'}$, ..., Bk tworzą podział przestrzeni zdarzeń elementarnych W, prawdopodobieństwa zajścia każdego z nich są większe od zera $P(B_i) \neq 0$, dla $i=1,2,\ldots,k$, to dla każdego zdarzenia $A \subset \Omega$.

$$P(A) = \sum_{i=1}^{k} P(A \cap B_i) = \sum_{i=1}^{k} P(A|B_i) \cdot P(B_i)$$











Klienci pewnego sklepu są klasyfikowani do trzech grup wiekowych: B_1 – młodzież, B_2 – dorośli, B_3 – starsi. Prawdopodobieństwo dokonania zakupu w każdej z tych grup wynosi odpowiednio 0,25, 0,7 oraz 0,5. Udział tych grup wiekowych wśród odwiedzających wynosi odpowiednio 0,2, 0,5 i 0,3 Oblicz prawdopodobieństwo, że osoba odwiedzająca stronę dokona zakupu (A).

$$P(A) = \sum_{i=1}^{k} P(A|B_i) \cdot P(B_i) = 0.25 \cdot 0.2 + 0.7 \cdot 0.5 + 0.5 \cdot 0.3 = 0.55$$





Jeżeli zdarzenia B_1 , B_2 , ..., B_k tworzą podział przestrzeni zdarzeń elementarnych Ω , prawdopodobieństwa zajścia każdego z nich są większe od zera $P(Bi) \neq 0$, dla i = 1,2,...,k, to dla każdego zdarzenia $A \subset \Omega$, że $P(A) \neq 0$

$$P(B_m|A) = \frac{P(A|B_m) \cdot P(B_m)}{P(A)} = \frac{P(A|B_m) \cdot P(B_m)}{\sum_{j=1}^{k} P(A|B_j) \cdot P(B_j)}$$





Twierdzenie Bayesa pozwala na aktualizację informacji (prawdopodobieństw różnych zdarzeń) w oparciu o nowe dowody np.:

- prawdopodobieństwo, że osoba jest stałym klientem P(B_i),
- prawdopodobieństwo, że osoba jest stałym klientem jeśli zalogowała się na konto sklepu (aktualizacja informacji) P(B_iIA).





Twierdzenie Bayesa jest używane do określania możliwych przyczyn wystąpienia zjawisk: pewien stan wystąpił, jaka jest szansa, że jego przyczyną jest pewne wyszczególnione zdarzenie.

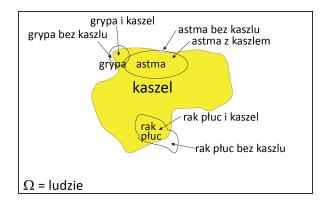
$$P(przyczyna_i|stan) = \frac{P(stan|przyczyna_i) \cdot P(przyczyna_i)}{P(stan)}$$

Uwaga: określenie co jest stanem, a co przyczyną jest umowne, choć zwykle wynika z logicznego opisu problemu.





Twierdzenie Bayesa (objaśnienie)



Prawdopodobieństwo, że pacjent ma grypę:

P(grypa)

Prawdopodobieństwo, że pacjent ma grypę, jeśli ma kaszel:

P(grypa|kaszel) (aktualizacja wiedzy – kaszel)





Twierdzenie Bayesa jest używane do określania efektywności testów medycznych, algorytmów klasyfikujących itp. ponieważ możliwe jest wnioskowanie o zachowaniu testów w rzeczywistych przypadkach tj. uwzględnieniu proporcji np. osób chorych itp.





1 na 1000 klientów pewnego banku okazuje się być osobą nieuczciwą.

Dział fraud detection tego banku opracował zestaw algorytmów poprawnie wykrywający oszusta z prawdopodobieństwem 0,99 (tzn. 99 na 100 oszustów udaje się wykryć). Niestety zdarza się, że system klasyfikuje osoby zupełnie uczciwe jako oszustów z prawdopodobieństwem 0,02 (2 na 100 uczciwych klientów jest niesłusznie oskarżonych). Oblicz prawdopodobieństwo, że osoba, którą system zaklasyfikował jako oszusta rzeczywiście jest nieuczciwa.





Oznaczmy:

A – zaklasyfikowanie klienta jako oszusta,

B₁ - klient jest nieuczciwy, B₂ - klient jest uczciwy,

A|B₁ – klient został zaklasyfikowany jako oszust, jeśli jest nieuczciwy,

A|B₂ – klient został zaklasyfikowany jako oszust, jeśli jest uczciwy,

B, A - klient jest nieuczciwy i został zaklasyfikowany jako oszust,

B₂|A – klient jest uczciwy, a został zaklasyfikowany jako oszust.

$$P(B_1) = 0.001$$
 $P(B_2) = 0.999$

$$P(A|B_1) = 0.99$$
 $P(A|B_2) = 0.02$

$$P(B_1|A) = \frac{P(A|B_1)P(B_1)}{P(A|B_1)P(B_1) + P(A|B_2)P(B_2)} = 0,047$$

info Share



B₁|A – klient jest rzeczywiście nieuczciwy, jeśli został zaklasyfikowany jako oszust, B₂|A – klient jest uczciwy, a został zaklasyfikowany jako oszust.

$$P(B_1) = 0.001$$
 $P(B_2) = 0.999$

$$P(A|B_1)=0.99$$
 $P(A|B_2)=0.02$

$$P(B_1|A) = 0.047$$

 $P(B_1|A) = 1 - P(B_1|A) = 0.953$

Co to dokładnie oznacza?!





Twierdzenie Bayesa (przykład, interpretacja)

Jeżeli model skutecznie wykrywa 99% oszustów, a niesłusznie oskarża 2% uczciwych klientów, to przy średniej ilości nieuczciwych klientów wynoszącej 0,1%, aż 95,3% osób jest uczciwych mimo, że zostały zaklasyfikowane jako oszuści, a zaledwie 4,7% rzeczywiście okaże się oszustami jeśli system ich tak zaklasyfikował.

Czyli:

Jeśli bank zaklasyfikował klienta jako oszusta, istnieje 95,3% szans,

że nie jest oszustem.

Jak temu zaradzić?

		obserwacja	
Predykcja		uczciwy	oszust
	uczciwy	97902	1
	oszust	1998	99
100000 - liczba analizowanych			
100 - liczba oszustów			
99900 - liczba uczciwych			





- prawdopodobieństwo warunkowe, że programista używa Pythona jeśli wiadomo, że używa Jupytera,
- prawdopodobieństwo zupełne wylosowania kuli czarnej z jednej z urn, w których proporcje kul białych i czarnych wynoszą odpowiednio...





- ile osób (statystycznie rzecz biorąc) można natychmiast wdrożyć do projektów w Pythonie, skoro w naszych oddziałach raporty przygotowuje się używając głównie Jupytera,
- na ile (statystycznie rzecz biorąc) klient jest skłonny kupić coś
 w naszym sklepie internetowym, skoro badania pokazały, że
 tyle i tyle osób dokonuje zakupów przy przekierowaniu z takiej
 a takiej strony, a tyle z takiej,
- czy opracowany właśnie test do wykrywania raka nadaje się do badań przesiewowych.





Dowolną funkcję o wartościach rzeczywistych, określoną na zbiorze zdarzeń elementarnych Ω , nazywamy zmienną losową.

$$RV(\Omega) \to X$$





Dana jest kostka sześcienna jak na rysunku (dwie ściany szare, cztery czerwone).
Określ zmienną losową dla tego eksperymentu.

$$\Omega = \{ \bullet, \bullet \}$$

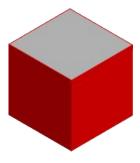
 \downarrow

$$X = \{1, 2\}$$

(zdarzenia)

(zmienna losowa)

(liczby rzeczywiste)



info Share



- Zmienna losowa przyporządkowuje liczby rzeczywiste zdarzeniom.
- Dowolnemu zdarzeniu z przestrzeni zdarzeń elementarnych Ω
 może zostać przyporządkowana dowolna liczba.
- Zmienne losowe oznacza się zwykle wielkimi literami. Wartości osiągane przez zmienne losowe oznaczane są małymi literami, np.:

czyta się jako: "prawdopodobieństwo, że zmienna losowa *X* przyjmie wartość mniejszą niż *x*".





Ze względu na typy wartości:

- dyskretne,
- ciągłe,
- mieszane.

Ze względu na ilość wymiarów:

- jednowymiarowe,
- wielowymiarowe.





Prawdopodobieństwo przyjęcia wartości przez zmienną losową

Następujące zbiory zdarzeń elementarnych są zdarzeniami losowymi:

$$\{\omega: X(\omega)\epsilon A\},$$

gdzie A jest zbiorem borelowskim na prostej, np.:

$$A = \{x_0\}, A = [a,b],$$

 $A = [x_0, +\infty), itp.$

Prawdopodobieństwo, że zmienna losowa przyjmie wartość ze zbioru AER wynosi:

$$P X \epsilon A = P[\{\omega: X(\omega) \epsilon A\}]$$





Niech X będzie dowolną zmienną losową. Dystrybuantą zmiennej losowej X nazywa się funkcję F określoną dla dowolnego $X \subseteq \mathbb{R}$, takiego, że

$$F x = P(X \le x)$$

Własności dystrybuanty:

- 1. jest funkcją niemalejącą,
- 2. $\lim F(x) = 0$; $\lim F(x) = 1$,
- 3. jest przynajmniej lewostronnie ciągła.





Zmienna losowa X jest dyskretna jeśli istnieje skończony lub przeliczalny zbiór $\Omega = \{x1, ..., xn, ...\}$ jej wartości x1, ..., xn, ... takich, że:

$$P(X=x_i)=P_i>0, \qquad i\in\mathbb{N}$$

$$\sum_{i=1}^{\infty} p_i = 1$$





Funkcję p określoną na zbiorze $\Omega = \{x1, ..., xn, ...\}$ następująco

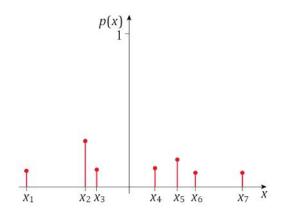
$$p(x_i) = P(X = x_i) = p_i, \qquad x_i \in \Omega$$
$$\sum_{i=1}^{\infty} p_i = 1$$

nazywa się funkcją rozkładu prawdopodobieństwa (masową funkcją prawdopodobieństwa).





x_{i}	x_{1}	x_2	 x_n	
p_{i}	$p_{_1}$	p_{2}	 p_{n}	



infoShareAcademy.com





Dla dyskretnej zmiennej losowej, dystrybuanta $F x = P(X \le x)$ przyjmuje postać

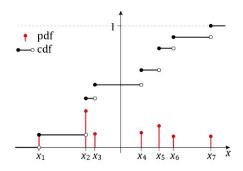
$$F(x) = P(X \le x) = \sum_{x_i: x_i \le x} p_i$$





Dystrybuanta dyskretnej zmiennej losowej

x_{i}	$(-\infty, x_1)$	$[x_{1}, x_{2})$	$[x_{2}, x_{3})$	 $[x_{n-1}, x_n]$	
F(x)	0	$p_{_1}$	$p_1 + p_2$	 $p_1 + p_2 + \dots + p_n$	







Wartość oczekiwana zmiennej losowej dyskretnej

Wartość oczekiwana zmiennej losowej dyskretnej X, której rozkład prawdopodobieństwa to p(x) jest następująco zdefiniowaną liczbą

$$E(X) = \mu_X = \sum_{i=1}^{\infty} x_i \cdot p(x_i)$$

Gdy Ω jest zbiorem skończonym to

$$E(X) = \mu_X = \sum_{i=1}^k x_i \cdot p(x_i)$$





Wartość wariancji zmiennej losowej dyskretnej

Wariancją zmiennej losowej dyskretnej X, której rozkład prawdopodobieństwa to p(x) jest następująco zdefiniowaną liczbą

$$V(X) = \sigma_X^2 = \sum_{i=1}^{\infty} (x_i - E(X))^2 \cdot p(x_i)$$

Gdy Ω jest zbiorem skończonym to

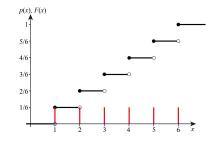
$$V(X) = \sigma_X^2 = \sum_{i=1}^k (x_i - E(X))^2 \cdot p(x_i)$$

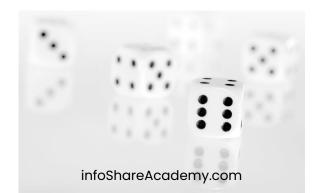




Zmienna losowa dyskretna (przykład)

Ω	•		•••	• •	::	
$X(\omega_i)$	1	2	3	4	5	6
$p(x_i)$	1/6	1/6	1/6	1/6	1/6	1/6
$F(x_i)$	1/6	2/6	3/6	4/6	5/6	1





info Share



$X(\omega_i)$	1	2	3	4	5	6
$p(x_i)$	1/6	1/6	1/6	1/6	1/6	1/6

$$E(X) = \mu_X = \sum_{i=1}^{6} x_i \cdot p(x_i) = 1 \cdot \frac{1}{6} + 2 \cdot \frac{1}{6} + \dots + 6 \cdot \frac{1}{6} = 3\frac{1}{2}$$







$$E(X) = 3.5$$

$$V(X) = \sum_{i=1}^{6} (x_i - E(X))^2 \cdot p(x_i) =$$

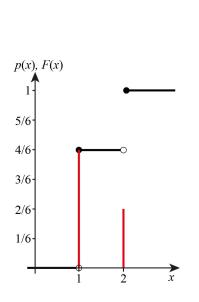
$$(1 - 3.5)^2 \cdot \frac{1}{6} + (2 - 3.5)^2 \cdot \frac{1}{6} + \dots + (6 - 3.5)^2 \cdot \frac{1}{6} = 2.917$$

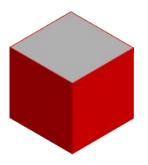






Zmienna losowa dyskretna (przykład)





Ω	•	•
$X(\omega_i)$	1	2
$p(x_i)$	4/6	2/6
$F(x_i)$	4/6	1

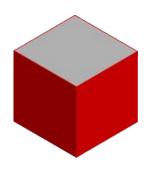
info Share

infoShareAcademy.com



$X(\omega_i)$	1	2	
$p(x_i)$	4/6	2/6	

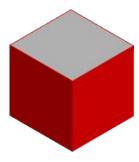
$$E(X) = \mu_X = \sum_{i=1}^{2} x_i \cdot p(x_i) = 1 \cdot \frac{4}{6} + 2 \cdot \frac{2}{6} = \frac{4}{3}$$



info Share ACADEMY



$X(\omega_i)$	1	2
$p(x_i)$	4/6	2/6



$$E(X) = \frac{4}{3}$$

$$V(X) = \sum_{i=1}^{2} (x_i - E(X))^2 \cdot p(x_i) = \left(1 - \frac{4}{3}\right)^2 \cdot \frac{4}{6} + \left(2 - \frac{4}{3}\right)^2 \cdot \frac{2}{6} = \frac{2}{9}$$

info Share



Zadanie 11.3 (instrukcja)

 Znaleźć rozkład prawdopodobieństwa, dystrybuantę, wartość oczekiwaną i wariancję zmiennej losowej X – sumy oczek otrzymanej w wyniku rzutu dwiema kostkami do gry.





Zmienną losową X nazywa się ciągłą, jeśli dla dowolnej nieujemnej funkcji f i dowolnych liczb rzeczywistych a i b, takich że $-\infty \le a < b \le \infty$, zachodzi

$$P(a \le X \le b) = \int_{a}^{b} f(t)dt$$

oraz

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(t)dt = 1$$





Dowolna nieujemna funkcja f(x), gdzie $x \in \mathbb{R}$, dla której zachodzi

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(t)dt = 1$$

jest gęstością rozkładu prawdopodobieństwa.





Dla ciągłej zmiennej losowej, dystrybuanta $F(x) = P(X \le x)$ przyjmuje postać

$$F(x) = P(X \le x) = \int_{-\infty}^{x} f(t)dt$$

zatem zachodzi również

$$F' x = f(x)$$





Wartość oczekiwana zmiennej losowej ciągłej

Wartość oczekiwana zmiennej losowej ciągłej X, której gęstość rozkładu prawdopodobieństwa to f(x) jest następująco zdefiniowaną liczbą

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





Wariancją zmiennej losowej ciągłej X, której rozkład prawdopodobieństwa to f(x) jest następująco zdefiniowaną liczbą

$$V(X) = \sigma_X^2 = \int_{-\infty}^{\infty} (x - E(X))^2 \cdot f(x) dx$$

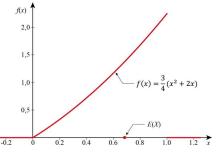




Wartość oczekiwana zmiennej losowej ciągłej (przykład)

Zmienna losowa X ma w przedziale [0,1] ma gęstość rozkładu prawdopodobieństwa $f(x) = \frac{3}{4}(x^2 + 2x)$ i zero poza nim.

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f(x) \, dx = \int_{-\infty}^{0} x \cdot 0 \, dx + \int_{0}^{1} x \cdot \frac{3}{4} (x^2 + 2x) \, dx + \int_{1}^{\infty} x \cdot 0 \, dx$$



$$-f(x) = \frac{3}{4}(x^2 + 2x) \qquad 0 + \frac{3}{4} \int_0^1 (x^3 + 2x^2) dx + 0 = \frac{3}{4} \left(\int_0^1 x^3 dx + 2 \int_0^1 x^2 dx \right) =$$

$$= \frac{3}{4} \left(\left[\frac{1}{4} x^4 \right]_0^1 + 2 \left[\frac{1}{3} x^3 \right]_0^1 \right) = \frac{11}{16}$$

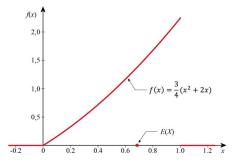
info Share



Wariancja zmiennej losowej ciągłej (przykład)

Zmienna losowa X ma w przedziale [0,1] ma gęstość rozkładu prawdopodobieństwa f(x) = (x + 2x) i zero poza nim.

$$E(X) = \frac{11}{16}$$



$$V(X) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - E(X))^2 \cdot f(x) dx$$

$$V(X) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - E(X))^2 \cdot f(x) dx$$

$$= \int_{0.6}^{1} \left(x - \frac{11}{16}\right)^2 \cdot \frac{3}{4} (x^2 + 2x) dx = \frac{67}{1280}$$

info Share



Zadanie 11.4 (instrukcja)

Zmienna losowa X ma rozkład normalny N(125,15). W języku Python:

- 1. Utwórz instancję tego rozkładu,
- Narysuj gęstość rozkładu prawdopodobieństwa i dystrybuantę w zakresie μ - 4σ; μ + 4σ,
- Oblicz prawdopodobieństwo, że zmienna losowa osiągnie wartość z zakresu 130 do 145,
- 4. Oblicz wartość oczekiwaną,
- 5. Oblicz odchylenie standardowe tej zmiennej,
- 6. Oblicz kwantyl 0,25 tej zmiennej losowej.





Podstawowe charakterystyki zmiennej Iosowej



infoShareAcademy.com





Opisują położenie, rozproszenie, kształt i asymetrię zmiennej losowej.

Większość parametrów opisujących zmienną losową jest momentem lub kombinacją momentów zmiennej losowej.





Przykłady rozkładów teoretycznych opisujących rzeczywiste procesy

Momentem zwykłym rzędu k zmiennej losowej X nazywamy liczbę

$$m_{\nu} = E(X^k)$$

Wartość oczekiwana jest momentem zwykłym rzędu pierwszego:

$$E(X) = m_1$$





Momentem centralnym rzędu k zmiennej losowej X nazywamy liczbę

$$\mu_{k} = E((X - E(X))^{k}) = E((X - m_{1})^{k})$$

Moment centralny rzędu drugiego zawsze jest równy zeru.

Wariancja jest momentem centralnym rzędu drugiego: $V(X) = \mu_2$.





Moment zwykły:

$$m_k = \mathbb{E}(X^k) = \sum_{x \in \mathbb{R}} p(x_i) \cdot x_i^k$$

Moment centralny:

$$\mu_k = \mathbb{E}\left((X - m_1)^k \right) = \sum_{x \in \mathbb{R}} p(x_i) \cdot \left(x_i - m_1 \right)^k$$





Moment dyskretnej zmiennej losowej (przykład)

X	0	3	4
p(x)	0,7	0,2	0,1

Dana jest zmienna losowa dyskretna X o rozkładzie prawdopodobieństwa przedstawionym w tabeli. Znajdź jej momenty zwykłe i centralne pierwszego i drugiego rzędu.

$$m_1 = E(X) = \sum_{x \in \mathbb{R}} p(x_i) \cdot x_i = 0.7 \cdot 0 + 0.2 \cdot 3 + 0.1 \cdot 4 = 1$$

$$m_2 = E(X^2) = \sum_{x \in \mathbb{R}} p(x_i) \cdot x_i^2 = 0.7 \cdot 0^2 + 0.2 \cdot 3^2 + 0.1 \cdot 4^2 = 3.4$$

infoShareAcademy.com





Moment dyskretnej zmiennej losowej (przykład)

X	0	3	4
p(x)	0,7	0,2	0,1

Dana jest zmienna losowa dyskretna X o rozkładzie prawdopodobieństwa przedstawionym w tabeli. Znajdź jej momenty zwykłe i centralne pierwszego i drugiego rzędu.

$$\begin{split} \mu_1 &= \mathrm{E} \big(X - m_1 \, \big) = \sum_{x \in \mathbb{R}} p(x_i) \cdot (x_i - m_1) = 0.7 \cdot (0 - 1) + 0.2 \cdot (3 - 1) + 0.1 \cdot (4 - 1) = 0 \\ \mu_2 &= \mathrm{E} \big(X - m_1 \, \big)^2 = \sum_{x \in \mathbb{R}} p(x_i) \cdot \big(x_i - m_1 \big)^2 \\ &= 0.7 \cdot (0 - 1)^2 + 0.2 \cdot (3 - 1)^2 + 0.1 \cdot (4 - 1)^2 = 2.4 \end{split}$$

infoShareAcademy.com





Moment zwykły:

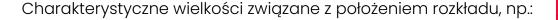
$$m_k = E(X^k) = \int_{-\infty}^{\infty} x^k \cdot f(x) dx$$

Moment centralny:

$$\mu_k = \mathbb{E}\left((X - m_1)^k\right) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - m_1)^k \cdot f(x) dx$$







- wartość oczekiwana,
- kwantyle (w tym kwartyle, percentyle, itd.),
- moda,
- .





Kwantylem rzędu p (0<p<1) zmiennej losowej X, której dystrybuantą jest funkcja F jest taka liczba x_p , dla której zachodzi

$$F([x_p]^-) \le p \le F([x_p]^+)$$

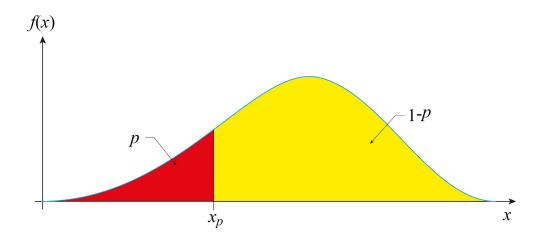
Kwantyl rzędu p dzieli rozkład prawdopodobieństwa w stosunku p: 1 – p

Mediana jest kwantylem rzędu 0,5.

Kwartyle są kwantylami rzędu 0,25, 0,5 i 0,75.











Wartość zmiennej losowej, dla której funkcja rozkładu lub funkcja gęstości rozkładu prawdopodobieństwa jest największa.

Moda jest wartością o największym prawdopodobieństwie wystąpienia. Rozkład może nie mieć mody lub mieć ich wiele.





Charakterystyczne wielkości związane rozrzutem wartości przyjmowanych przez zmienną losową:

- wariancja / odchylenie standardowe,
- odchylenie przeciętne,
- rozstęp,
- rozstęp międzykwartylowy,
- **)** ..







Odchyleniem przeciętnym zmiennej losowej $\it X$ nazywamy wartość

$$d_1 = E \quad X - E \quad X$$



Odchylenie przeciętne zmiennej losowej dyskretnej

Odchyleniem przeciętnym dyskretnej zmiennej losowej X nazywamy wartość

$$d_1 = \sum_{i=1}^{\infty} |(x_i - E(X))| \cdot p(x_i)$$

Jeśli Ω jest zbiorem skończonym zawierającym k elementów

$$d_1 = \sum_{i=1}^{k} |(x_i - E(X))| \cdot p(x_i)$$





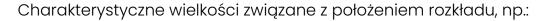
Odchylenie przeciętne zmiennej losowej ciągłej

Odchyleniem przeciętnym ciągłej zmiennej losowej X nazywamy wartość

$$d_1 = \int_{-\infty}^{\infty} |x - E(X)| \cdot f(x) dx$$



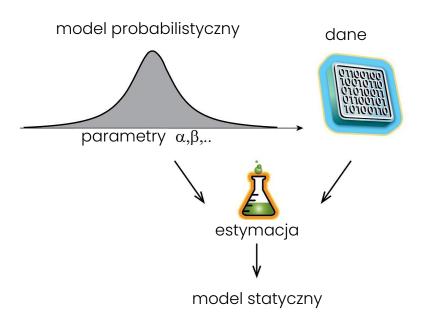




- kurtoza,
- współczynnik asymetrii,
- .











Zebrane dane charakteryzuje się parametrami identycznymi jak te używane do charakteryzowania rozkładów, np.:

- wartość oczekiwana (średnia),
- odchylenie standardowe,
- kwantyle (mediana, IQR),
- rozstęp.





Skąd się biorą teoretyczne rozkłady prawdopodobieństwa?







Czy Data Scientist potrzebuje teoretycznych rozkładów prawdopodobieństwa opisujących rzeczywiste zjawiska?

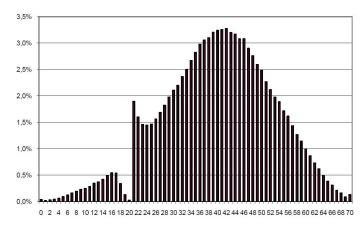






Rozkład ilości punktów na egzaminie maturalnym w 2010 r.

Zaliczenie uzyskuje się od 21 punktów.



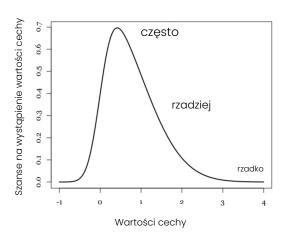
Wykres 1. Rozkład wyników na poziomie podstawowym

Źródło:www.cke.edu.pl





Przykłady rozkładów teoretycznych opisujących rzeczywiste procesy







Niech przestrzenią zdarzeń

elementarnych będzie

$$\Omega = \{\omega_{\nu} \ \omega_{2}\}$$

dziedziną zmiennej losowej

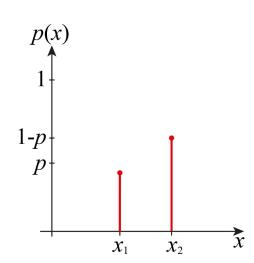
$$D = \{x, x_2\}$$

oraz

$$P(\omega: X(\omega) = x_1 = p$$

$$P(\omega: X(\omega) = x_2 = 1-p)$$

gdzie





Zdarzenie losowe: typy

Niech przestrzenią zdarzeń elementarnych będzie

$$\Omega = \{\omega_{1}, \omega_{2}, ..., \omega_{k}\}$$

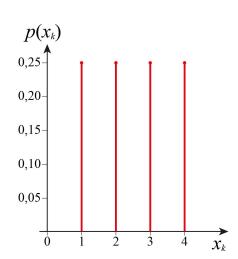
dziedziną zmiennej losowej

$$D = \{x_{1}, x_{2}, ..., x_{k}\}$$

oraz

$$P(\{\omega : X(\omega) = xk, k = 1,2, ..., N\}) =$$

$$p = \frac{1}{N}$$

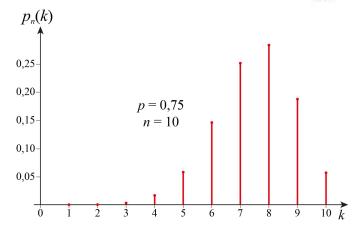






Zakładając schemat losowania zgodny ze schematem Bernoullego, prawdopodobieństwo zajścia k razy zdarzenia A w n próbach równe jest:

$$p_{n(k)} = \binom{n}{k} \cdot p^k \cdot q^{n-k}$$

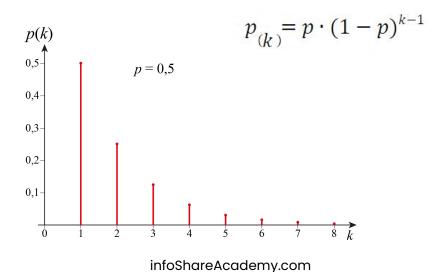


infoShareAcademy.com





Zakładając schemat losowania zgodny ze schematem Bernoullego, prawdopodobieństwo zajścia zdarzenia *A* pierwszy raz w próbie *k* -tej równe jest:





Zakładając schemat losowania zgodny ze schematem Bernoullego, mówimy, że zmienna losowa ma rozkład Poissona, jeśli $D = \{0, 1, 2, ...\}$

$$p(k) = \frac{1}{k!}$$

$$\lambda = n \cdot p > 0, \quad k = 0, 1, 2, ...$$

$$\lambda = 6$$

$$0,05$$

$$0 = \frac{1}{2}$$

$$\lambda = 6$$

infoShareAcademy.com



Zmienna losowa X, ma rozkład jednostajny (prostokątny, równomierny) w przedziale <a,b>, jeśli jego gęstość opisana jest wzorem

$$f(x) = \begin{cases} b-a & ala & a \le x \le b \\ 0 & dla & x > b \end{cases}$$

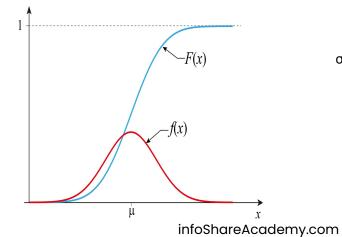
$$f(x) = \begin{cases} b-a & ala & a \le x \le b \\ 0 & dla & x > b \end{cases}$$





Zmienna losowa X, ma rozkład normalny o parametrach μ i σ > 0 jeśli jej gęstość prawdopodobieństwa opisana jest wzorem

$$f(x;\mu,\sigma) = rac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}e^{-rac{1}{2}\left(rac{x-\mu}{\sigma}
ight)^2}$$



gdzie: μ – parametr położenia, σ – parametr rozproszenia.

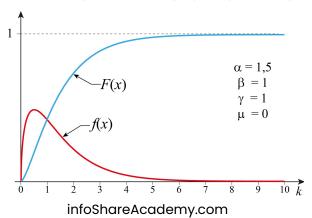




Zmienna losowa X, ma uogólniony rozkład gamma o parametrach α > 0, β > 0, γ > 0 i μ \in \mathbb{R} jeśli jej gęstość prawdopodobieństwa opisana jest wzorem:

$$f(x) = \begin{cases} 0 \\ \frac{\gamma \cdot \left(\frac{x-\mu}{\beta}\right)^{\alpha \cdot \gamma - 1}}{\beta \cdot \Gamma(\alpha)} \cdot e^{-\left(\frac{x-\mu}{\beta}\right)^{\gamma}} & dla \ x \le \mu \\ \frac{\beta}{\beta} \cdot \Gamma(\alpha) & dla \ x > \mu \end{cases} \quad \text{gdzie} \quad \Gamma(\alpha) = \int_{0}^{\infty} x^{\alpha - 1} \cdot e^{-x} dx$$

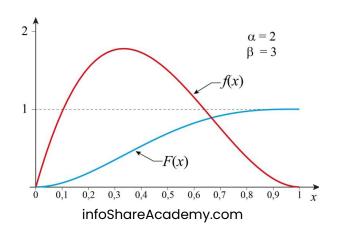
 α , γ – parametry kształtu, β – parametr skalujący, μ – parametr położenia.





Zmienna losowa X, ma rozkład beta o parametrach $\alpha > 0$, $\beta > 0$ jeśli jej gęstość prawdopodobieństwa opisana jest wzorem:

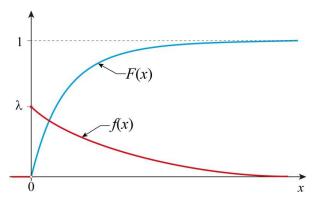
$$f(x) = \begin{cases} 0 & dla & x \notin (0,1) \\ \frac{1}{B(\alpha,\beta)} \cdot x^{\alpha-1} \cdot (1-x)^{\beta-1} & dla & x \in (0,1) \end{cases} \quad \text{gdzie} \quad B(\alpha,\beta) = \frac{\Gamma(\alpha) \cdot \Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha+\beta)}$$





Zmienna losowa *X* , ma rozkład wykładniczy o parametrze λ jeśli jej gęstość prawdopodobieństwa opisana jest wzorem:

$$f(x) = \begin{cases} 0 & dla & x < 0 \\ \lambda \cdot e^{-\lambda \cdot x} & dla & x > 0 \end{cases}$$



infoShareAcademy.com







