



# Statystyczna analiza danych SAD-2020/2021

Wykład 7



# Ciągi zmiennych losowych

Niech  $X_1, X_2, \dots, X_n$  będą zmiennymi losowymi określonymi na tej samej przestrzeni zdarzeń elementarnych  $S$ .

$F(x_1, x_2, \dots, x_n) = P(X_1 \leq x_1, X_2 \leq x_2, \dots, X_n \leq x_n) =$   
dystrybuanta wektora losowego  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$ .

$f(x_1, x_2, \dots, x_n) =$  **funkcja prawdopodobieństwa** łącznego  
lub **funkcja gęstości** łącznej wektora losowego  
 $(X_1, X_2, \dots, X_n)$ .

# Niezależne zmienne losowe

**Definicja.** Zmienne losowe  $X_1, X_2, \dots, X_n$  są **niezależne**, jeśli

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n) = F_{X_1}(x_1)F_{X_2}(x_2) \cdot \dots \cdot F_{X_n}(x_n),$$

gdzie  $F_{X_i}(x_i) = P(X_i \leq x_i)$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ .



# Wartość średnia kombinacji liniowej z. I.

**Stwierdzenie.** Dla dowolnych stałych  $a_1, a_2, \dots, a_n$ :

$$E(a_1 X_1 + a_2 X_2 + \dots + a_n X_n) =$$

$$a_1 E(X_1) + a_2 E(X_2) + \dots + a_n E(X_n).$$

**Wniosek.** Niech  $E(X_i) = \mu$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ , oraz

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

Wówczas  $E(\bar{X}) = \mu$ .

**D.** W stwierdzeniu trzeba przyjąć  $a_i = \frac{1}{n}$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ .

# Wariancja kombinacji liniowej niezal. z. l.

**Stwierdzenie.** Jeśli  $X_1, X_2, \dots, X_n$  są niezależnymi zmiennymi losowymi, to

$$\text{Var}(a_1 X_1 + a_2 X_2 + \dots + a_n X_n) =$$

$$a_1^2 \text{Var}(X_1) + a_2^2 \text{Var}(X_2) + \dots + a_n^2 \text{Var}(X_n).$$

W szczególności, jeśli  $\text{Var}(X_i) = \sigma^2$  oraz  $a_i = \frac{1}{n}$ ,

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

$$\text{Var}(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}.$$

## Twierdzenie (o dodawaniu dla rozkładów dwumianowego, Poissona, normalnego)

- Jeśli  $X_1, X_2, \dots, X_n$  są niezależne oraz mają rozkłady dwumianowe  $\text{Bin}(k_1, p), \text{Bin}(k_2, p), \dots, \text{Bin}(k_n, p)$ , odpowiednio, to

$$X_1 + X_2 + \dots + X_n \sim \text{Bin}(n, p)$$

gdzie  $n = k_1 + k_2 + \dots + k_n$

- Jeśli  $X_1, X_2, \dots, X_n$  są niezależne oraz mają rozkłady Poissona o parametrach  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ , odpowiednio, to

$$X_1 + X_2 + \dots + X_n \sim P(\lambda),$$

gdzie  $\lambda = \lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n$ .

■ Jeśli  $X_1, X_2, \dots, X_n$  są niezależne oraz mają rozkłady normalne  $N(\mu_1, \sigma_1), N(\mu_2, \sigma_2), \dots, N(\mu_n, \sigma_n)$ ,  
odpowiednio, to

$$X_1 + X_2 + \dots + X_n \sim N(\mu, \sigma),$$

gdzie

$$\mu = \mu_1 + \mu_2 + \dots + \mu_n,$$

$$\sigma^2 = \sigma_1^2 + \sigma_2^2 + \dots + \sigma_n^2$$

- **Populacja** = zbiorowość elementów badanych ze względu na określoną cechę.
- **Rozkład populacji** = rozkład prawdopodobieństwa cechy = rozkład prawdopodobieństwa zmiennej losowej  $X$  ( cechy losowo wybranego elementu populacji )

Losujemy  $n$  elementów niezależnie i w taki sam sposób ( np. w przypadku skończonej populacji – losowanie ze zwracaniem ). Niech zmienna losowa  $X_i$  oznacza cechę  $i$ -go potencjalnie wylosowanego elementu,  $i = 1, \dots, n$ . Wówczas  $X_1, X_2, \dots, X_n$  są niezależnymi zmiennymi losowymi o rozkładzie cechy  $X$

- **Prosta próba losowa** =  $X_1, X_2, \dots, X_n$



**Definicja.** Prostą próbą losową o liczności  $n$  nazywamy ciąg niezależnych zmiennych losowych  $X_1, X_2, \dots, X_n$  określonych na przestrzeni zdarzeń elementarnych  $S$  i takich, że **każda ze zmiennych ma taki sam rozkład.**

Mówimy wówczas, że  $X_1, X_2, \dots, X_n$  jest prostą próbą losową z **rozkładu ....** ( odpowiednia nazwa rozkładu ).

Konkretny ciąg wartości  $x_1, x_2, \dots, x_n$  ( prostej ) próby losowej  $X_1, X_2, \dots, X_n$  nazywamy **realizacją ( prostej ) próby losowej lub próbką.**

## Zadanie statystyki:

Badanie **własności** rozkładu cechy  $X$  na podstawie obserwacji – próbki. Np. jak ocenić  $\mu_X$  na podstawie realizacji prostej próby losowej? W jakim sensie średnia próbkowa  $\bar{x}$  jest dobrą oceną  $\mu_X$ ? Jaki jest rozkład prawdopodobieństwa średniej prostej próby losowej ?

# Średnia z próby losowej

Statystykę

$$\bar{X} = \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

nazywamy **średnią z próby losowej**  $X_1, X_2, \dots, X_n$ .

**Średnia próbkowa**  $\bar{x}$  = realizacja statystyki  $\bar{X}$ .

**Twierdzenie.** Niech  $X_1, X_2, \dots, X_n$  będzie prostą próbą losową z rozkładu zmiennej losowej  $X$  o średniej  $\mu$  i wariancji  $\sigma^2$ . Wówczas

$$(a) \quad E(\bar{X}) = \mu, \quad \text{Var}(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n},$$

$$(b) \quad \text{Jeśli } X \sim N(\mu, \sigma), \text{ to } \bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$$

**Zadanie.** Załóżmy, że wzrost (w cm) w pewnej populacji dorosłych jest cechą o rozkładzie normalnym o nieznannej wartości średniej  $\mu$  (cm) i odchyleniu standardowym  $\sigma = 6,5$  (cm). Obliczyć prawdopodobieństwo, że średnia z prostej próby losowej o liczności 100 (średni wzrost 100 losowo wybranych dorosłych) różni się od prawdziwej wartości  $\mu$  o więcej niż 1,5 (cm).

Wiemy, że  $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{6,5}{\sqrt{100}}) = N(\mu, 0,65)$ .

$$P(|\bar{X} - \mu| > 1,5) = P(\{\bar{X} - \mu > 1,5\} \cup \{\bar{X} - \mu < -1,5\}) =$$

$$P(\bar{X} - \mu > 1,5) + P(\bar{X} - \mu < -1,5) =$$

$$P\left(\frac{\bar{X} - \mu}{0,65} > \frac{1,5}{0,65}\right) + P\left(\frac{\bar{X} - \mu}{0,65} < \frac{-1,5}{0,65}\right) =$$

# Zastosowanie średniej z próby losowej – przykład

$$P(|\bar{X} - \mu| > 1,5) == P(Z > 2,31) + P(Z < -2,31) = 2\Phi(-2,31) =$$

$$= 2[1 - \Phi(2,31)] = 0,0208, \text{ gdzie } Z \sim N(0,1)$$

Zauważmy, że dla pojedynczej obserwowanej zmiennej mamy

$$P(|X_1 - \mu| > 1,5) = 2P(Z < -0,231) = 0,8180.$$

$$P(|\bar{X} - \mu| \leq 1,5) \cong 0,98, \quad P(|X_1 - \mu| \leq 1,5) \cong 0,18$$

Prawdopod. że średni **wzrost** osób będzie w odległości od średniej teoretycznej nie większej niż 1,5 > prawdop. że wzrost pojedynczej osoby będzie w odległości nie większej niż 1,5.

# Prawo wielkich liczb

**Twierdzenie. ( Prawo wielkich liczb ).** Niech  $X_1, X_2, \dots, X_n$  będzie prostą próbą losową z rozkładu zmiennej losowej  $X$  o średniej  $\mu$ . Wówczas dla dowolnie małej liczby  $\varepsilon > 0$

$$P(\bar{X} \in [\mu - \varepsilon, \mu + \varepsilon]) \rightarrow 1, \quad \text{przy } n \rightarrow \infty.$$

Stąd średnia z prostej próby losowej jest dobrym oszacowaniem średniej teoretycznej ( średniej rozkładu cechy populacji ):  $P(|\bar{X} - \mu| \leq \varepsilon)$  bliskie 1, dla dostatecznie dużego  $n$ .

# Centralne twierdzenie graniczne

## Twierdzenie. ( CENTRALNE TWIERDZENIE

**GRANICZNE** = twierdzenie Lindeberga-Levy'ego

Niech  $X_1, X_2, \dots, X_n$  będzie prostą próbą losową z rozkładu o średniej  $\mu$  i wariancji  $\sigma^2$ . Wówczas

$$\blacksquare \quad P\left(a < \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \leq b\right) \rightarrow P(a < Z \leq b) = \Phi(b) - \Phi(a),$$

przy  $n \rightarrow \infty$ .

Równoważnie rozkład średniej  $\bar{X}$  jest bliski rozkładowi normalnemu  $N(\mu, \sigma / \sqrt{n})$  dla dużych licznosci próby  $n$

# Centralne twierdzenie graniczne

- rozkład prawdopodobieństwa standaryzowanej sumy  $S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n$  jest w przybliżeniu rozkładem normalnym, tzn.

$$P\left(a < \frac{S_n - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} \leq b\right) \rightarrow \Phi(b) - \Phi(a), \text{ przy } n \rightarrow \infty$$

Równoważnie rozkład  $S_n$  jest bliski  $N(n\mu, \sqrt{n}\sigma)$ .

**Uwaga.** Przybliżenie na ogół można stosować gdy  $n \geq 25$ .



## Wniosek. ( Twierdzenie Moivre'a – Laplace'a)

Jeśli  $S_n \sim \text{Bin}(n, p)$ , to przy  $n \rightarrow \infty$

$$P\left(a < \frac{S_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} \leq b\right) \rightarrow \Phi(b) - \Phi(a).$$

D.  $S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n$ ,

gdzie  $X_1, X_2, \dots, X_n$  - **prosta próba losowa** z rozkładu

Bernoulli'ego  $\text{Bin}(1, p)$ . Zatem  $\mu = p, \sigma^2 = p(1-p)$ .

# Poprawka ciągłości

Ponieważ zmienna losowa o rozkładzie dwumianowym jest typu dyskretnego o nośniku będącym podzbiorem zbioru liczb całkowitych, to

$$P(X \leq x) = P(X < x + 1) \text{ dla } x \in \{0, 1, 2, \dots, n\}.$$

Jeżeli  $np$  oraz  $n(1 - p)$  są duże (zwykle wystarczy 5), to Prawdopodobieństwo  $P(X \leq x)$  jest dobrze przybliżane przez

$$P(Y \leq x + 1/2)$$

gdzie  $Y$  ma rozkład normalny o wartości oczekiwanej  $np$  i wariancji  $np(1-p)$ .

Dodanie  $1/2$  do wartości  $x$  nazywamy **korektą (poprawką) ciągłości**. Korekta (poprawka) ciągłości poprawia przybliżenie normalne i powinna być stosowana dla  $n \leq 100$ .

# CTG dla rozkładu dwumianowego

**Uwaga.** Przybliżenie można stosować gdy

$$np \geq 5, n(1-p) \geq 5.$$

**Przykład.** Nowa szczepionka będzie testowana na 100 osobach. Producent ocenia jej skuteczność na 80 %.

Znaleźć przybliżone prawdopodobieństwo, że

- pożądaną odporność uzyskają mniej niż 74 osoby
- co najmniej 74 osoby i co najwyżej 85 osób uzyska odporność po zastosowaniu szczepionki.

Niech  $S_{100} = X_1 + X_2 + \dots + X_{100}$  będzie liczbą osób spośród 100 testowanych, które uzyskają odporność, gdzie  $X_1, X_2, \dots, X_{100}$  jest prostą próbą losową z rozkładu Bernoulli'ego  $Bin(1, 0,8)$ . Stąd  $\mu = E(X_1) = 0,8$ ,  
 $\sigma^2 = Var(X_1) = 0,8 \times 0,2 = 0,16$ ,

## CTG dla rozkładu dwumianowego

$$S_{100} = X_1 + X_2 + \dots + X_{100} \sim \text{Bin}(n, p), n = 100, p = 0,8$$

$$E(S_{100}) = 100 \cdot p = 80, \quad \text{Var}(S_{100}) = 100p(1 - p) = 16$$

$$P(S_{100} < 74) = P(S_{100} \leq 73) = P(S_{100} \leq 73,5) =$$

$$= P\left(\frac{S_{100} - 80}{\sqrt{16}} \leq \frac{73,5 - 80}{\sqrt{16}}\right) \approx \Phi\left(-\frac{6,5}{4}\right) =$$

$$= 1 - \Phi(1,625) \cong 1 - 0,9479 = 0,0521$$

Szansa, że średnio na 100 osób zaszczepionych mniej niż 74 uzyskają odporność wynosi ok. 5,2%

**Uwaga.** Należy jeszcze sprawdzić warunki pozwalające stosować tw. M-L:  $np = 80 \geq 5, nq = 20 \geq 5$

## CTG-przykład dla rozkładu ciągłego

**Przykład.** Załóżmy, że rozkład codziennego dojazdu do pracy jest w przybliżeniu rozkładem jednostajnym na przedziale [0,5 godz., 1 godz. ] i że czasy dojazdów w różne dni są niezależne. Obliczyć przybliżone prawdopodobieństwo zdarzenia, że średni dzienny dojazd w ciągu 30 dni przekroczy 0,8 godz.

Niech  $X_i$  oznacza czas dojazdu w  $i$ -tym dniu ,  $i = 1, 2, \dots, 30$ .

$$\mu = E(X_i) = \frac{0,5 + 1}{2} = \frac{3}{4}, \quad \sigma^2 = Var(X_i) = \frac{(1 - 0,5)^2}{12} = \frac{1}{48}.$$

$$E(\bar{X}) = \frac{3}{4}, \quad Var(\bar{X}) = \frac{1}{30 \times 48}$$

$$P(\bar{X} > 0,8) = P\left(\frac{\bar{X} - 3/4}{\sqrt{1/(30 \times 48)}} > \frac{0,8 - 3/4}{\sqrt{1/(30 \times 48)}}\right) \approx$$

$$P(Z > 1,89) = 1 - 0,9706 = 0,0294$$

## CTG – przykład

**Przykład.** W pewnej populacji dorosłych 39 % ma kłopoty ze snem. Oszacować prawdopodobieństwo, że wśród 100 losowo wybranych dorosłych częstość osób mających kłopoty ze snem nie przekroczy 0,33.

Niech  $S_{100} = X_1 + X_2 + \dots + X_{100} \sim \text{Bin}(100; 0,39)$ ,

$$\hat{p} = \frac{S_{100}}{100}$$

$$P(\hat{p} \leq 0,33) = P(S_{100} \leq 100 \times 0,33) = P(S_{100} \leq 33,5) =$$

$$= P\left( \frac{S_{100} - 100 \times 0,39}{\sqrt{100 \times 0,39 \times 0,61}} \leq \frac{33,5 - 100 \times 0,39}{\sqrt{100 \times 0,39 \times 0,61}} \right) \approx$$

$$\Phi(-1,13) = 1 - \Phi(1,13) = 0,1292.$$

Wartość dokładna = 0,129226, bez poprawki ciągłości 0,1093 <sup>22</sup>

# Rozkład Poissona – zastosowanie CTG

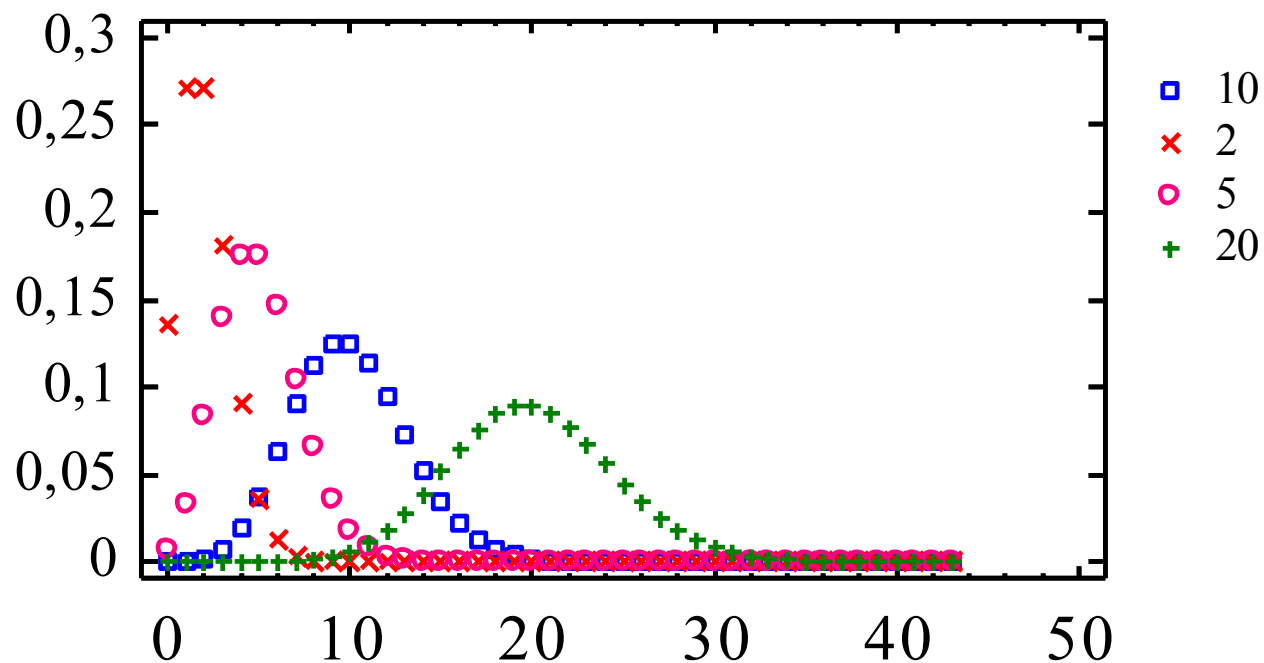
■ Jeśli  $X \sim P(\lambda)$  dla dużego  $\lambda$ , to rozkład standaryzowanej zmiennej  $(X - \lambda) / \sqrt{\lambda}$  jest w przybliżeniu normalny, tzn.  $P((X - \lambda) / \sqrt{\lambda} \leq z) \approx \Phi(z)$ ,

dla dowolnego  $z$ . Zatem **dystrybuanta zmiennej losowej  $X$  jest bliska dystrybuancie** zmiennej losowej o rozkładzie

$$N(\lambda, \sqrt{\lambda}),$$

a funkcje prawdopodobieństwa są bliskie gęstościom, co ilustruje rysunek:

# Rozkład Poissona





**Przykład.** Liczba awarii sprzętu komputerowego supermarketu w ciągu miesiąca jest zmienną losową  $X$  o rozkładzie Poissona o średniej 36. Jakie jest prawdopodobieństwo, że w ciągu miesiąca będzie co najwyżej 30 awarii ?

$$X \sim \text{Poisson}(36)$$

Niech  $X_1, X_2, \dots, X_{36}$  - niezależne z.l. o rozkładach Poissona o wartości oczekiwanej 1. Zatem

$$X_j \sim \text{Poisson}(1), \text{ dla którego } \mu = 1 = \sigma$$



# Rozkład Poissona – zastosowanie CTG

Z twierdzenia, str. 6,

$$S_{36} = X_1 + X_2 + \cdots + X_{36} \sim \text{Poisson}(36)$$

Niech  $Z \sim N(0,1)$

$$\begin{aligned} P(X \leq 30) &= P(S_{36} \leq 30) = P\left(\frac{S_{36} - 36 \cdot 1}{\sqrt{36} \cdot 1} \leq \frac{30 - 36}{\sqrt{36} \cdot 1}\right) \\ &\approx P(Z \leq -1) = \Phi(-1) = 1 - \Phi(1) = 1 - 0,864334 \\ &\cong 0,1357. \end{aligned}$$

# Rozkład częstości

Niech  $X$  będzie zmienną losową o rozkładzie Bernoulli'ego, tzn.

$$P(X = 1) = p \quad \text{ i } \quad P(X = 0) = q = 1 - p.$$

W zastosowaniach często  $p \times 100 \%$  oznacza **procent**

**elementów** badanej populacji **posiadających określoną własność**. Wówczas  $p$  nazywamy **proporcją** lub **wskaźnikiem struktury**.

$$\mu_X = 1 \times p + 0 \times (1 - p) = p,$$

$$\sigma_X^2 = 1^2 \times p + 0^2 \times (1 - p) - p^2 = p(1 - p)$$

# Rozkład częstości

Niech  $X_1, X_2, \dots, X_n$  będzie prostą próbą losową z rozkładu  $X$ . ( $X_i = 1$  (0) jeśli  $i$ -ty wylosowany element ma (nie ma) określoną własność).

$$\hat{p} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} = \frac{S_n}{n} = \bar{X}$$
 nazywamy częstością wystąpienia (elementów o danej własności) w prostej próbie losowej.

$$E(\hat{p}) = p, \quad \text{Var}(\hat{p}) = \frac{p(1-p)}{n}.$$

# Uogólnienie CTG dla częstości

Z Centralnego Twierdzenia Granicznego dla średniej z próby losowej mamy:

$$P\left(a \leq \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \leq b\right) \rightarrow \Phi(b) - \Phi(a), \text{ gdy } n \rightarrow \infty.$$

**Twierdzenie.** Dla dowolnych  $a, b$

$$P\left(a \leq \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}} \leq b\right) \rightarrow \Phi(b) - \Phi(a), \text{ gdy } n \rightarrow \infty$$

# Estymacja punktowa

Niech  $X_1, X_2, \dots, X_n$  będzie prostą próbą losową z rozkładu, którego parametr  $\theta$  jest nieznany.

## Definicja

Statystykę  $h(X_1, X_2, \dots, X_n)$ , której realizacje dla konkretnych próbek są „rozsądnymi” ocenami  $\theta$ , nazywamy **estymatorem** parametru  $\theta$  i oznaczamy

$$\hat{\theta} = h(X_1, X_2, \dots, X_n)$$

## Definicja

Estymator  $\hat{\theta}$  parametru  $\theta$  jest nieobciążony, jeśli

$$E(\hat{\theta}) = \theta.$$

# Estymacja punktowa

## Przykłady

- Średnia z prostej próby losowej jest nieobciążonym estymatorem wartości średniej  $\mu$ :

$$E(\bar{X}) = \mu$$

- Wariancja z prostej próby losowej jest nieobciążonym estymatorem wariancji rozkładu cechy populacji  $\sigma^2$ :

$$E(S^2) = \frac{1}{n-1} E\left(\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2\right) = \sigma^2$$

# Przykład - CTG

- Niech  $X_1, X_2, \dots, X_{144}$  będą niezależnymi zmiennymi losowymi o tym samym rozkładzie prawdopodobieństwa z gęstością

$$f(x) = \begin{cases} x + \frac{1}{2} & \text{dla } x \in [0,1] \\ 0 & \text{dla } x \notin [0,1] \end{cases}$$

- Korzystając z CTG oszacować prawdopodobieństwo

$$P\left(78 \leq \sum_{n=1}^{144} X_n \leq 90\right)$$



# Przykład c.d.

$$f(x) = \begin{cases} x + 0,5 & \text{dla } x \in [0,1] \\ 0 & \text{dla } x \notin [0,1] \end{cases}$$

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx = \int_0^1 x(x + 0,5) dx =$$

$$\int_0^1 x \cdot x dx + \int_0^1 0,5 x dx = \frac{x^3}{3} \Big|_0^1 + 0,5 \frac{x^2}{2} \Big|_0^1 = \frac{1}{3} + \frac{1}{4} = \frac{7}{12}$$

# Przykład c.d.

$$E(X^2) = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f(x) dx = \int_0^1 x^2 (x + 0,5) dx =$$

$$= \int_0^1 x^3 dx + \int_0^1 0,5x^2 dx = \frac{x^4}{4} \Big|_0^1 + 0,5 \frac{x^3}{3} \Big|_0^1 = \frac{1}{4} + \frac{1}{6} = \frac{5}{12}$$

$$Var(X) = \frac{5}{12} - \left(\frac{7}{12}\right)^2 = \frac{11}{144}$$

# Przykład c.d.

$$S_{144} := X_1 + X_2 + \cdots + X_{144}, \quad E(X) := \mu = \frac{7}{12}$$

$$\sigma := \sqrt{\text{Var}(X)} = \sqrt{\frac{11}{144}}, \quad \text{Niech } Z \sim N(0,1)$$

$$\begin{aligned} P\left(78 \leq \sum_{n=1}^{144} X_n \leq 90\right) &= \\ &= P\left(\frac{78 - 144 \cdot \mu}{\sqrt{144} \cdot \sigma} \leq \frac{S_{144} - 144 \cdot \mu}{\sqrt{144} \cdot \sigma} \leq \frac{90 - 144 \cdot \mu}{\sqrt{144} \cdot \sigma}\right) \approx \end{aligned}$$

## Przykład c.d.

$$\begin{aligned}
 &= P\left(\frac{78 - 144 \cdot \frac{7}{12}}{\sqrt{144} \cdot \sqrt{11/144}} \leq Z \leq \frac{90 - 144 \cdot \frac{7}{12}}{\sqrt{144} \cdot \sqrt{11/144}}\right) = \\
 &= \Phi\left(\frac{6}{\sqrt{11}}\right) - \Phi\left(-\frac{6}{\sqrt{11}}\right) = \\
 &= \Phi(1,8091) - (1 - \Phi(1,8091)) \\
 &= 2 \cdot 0,970621 - 1 = 0,941242.
 \end{aligned}$$

Dystrybuanta  $\Phi(x)$  rozkładu standardowego normalnego  $N(0,1)$

x	0.00	0.01	0.02	0.03	0.04	0.05	0.06	0.07	0.08	0.09
0.00	0.500000	0.503989	0.507978	0.511967	0.515953	0.519939	0.523922	0.527903	0.531881	0.535856
0.10	0.539828	0.543795	0.547758	0.551717	0.555670	0.559618	0.563559	0.567495	0.571424	0.575345
0.20	0.579260	0.583166	0.587064	0.590954	0.594835	0.598706	0.602568	0.606420	0.610261	0.614092
0.30	0.617911	0.621720	0.625516	0.629300	0.633072	0.636831	0.640576	0.644309	0.648027	0.651732
0.40	0.655422	0.659097	0.662757	0.666402	0.670031	0.673645	0.677242	0.680822	0.684386	0.687933
0.50	0.691462	0.694974	0.698468	0.701944	0.705401	0.708840	0.712260	0.715661	0.719043	0.722405
0.60	0.725747	0.729069	0.732371	0.735653	0.738914	0.742154	0.745373	0.748571	0.751748	0.754903
0.70	0.758036	0.761148	0.764238	0.767305	0.770350	0.773373	0.776373	0.779350	0.782305	0.785236
0.80	0.788145	0.791030	0.793892	0.796731	0.799546	0.802337	0.805105	0.807850	0.810570	0.813267
0.90	0.815940	0.818589	0.821214	0.823814	0.826391	0.828944	0.831472	0.833977	0.836457	0.838913
1.00	0.841345	0.843752	0.846136	0.848495	0.850830	0.853141	0.855428	0.857690	0.859929	0.862143
1.10	0.864334	0.866500	0.868643	0.870762	0.872857	0.874928	0.876976	0.878999	0.881000	0.882977
1.20	0.884930	0.886861	0.888768	0.890651	0.892512	0.894350	0.896165	0.897958	0.899727	0.901475
1.30	0.903199	0.904902	0.906582	0.908241	0.909877	0.911492	0.913085	0.914657	0.916207	0.917736
1.40	0.919243	0.920730	0.922196	0.923641	0.925066	0.926471	0.927855	0.929219	0.930563	0.931888
1.50	0.933193	0.934478	0.935744	0.936992	0.938220	0.939429	0.940620	0.941792	0.942947	0.944083
1.60	0.945201	0.946301	0.947384	0.948449	0.949497	0.950529	0.951543	0.952540	0.953521	0.954486
1.70	0.955435	0.956367	0.957284	0.958185	0.959071	0.959941	0.960796	0.961636	0.962462	0.963273
1.80	0.964070	0.964852	0.965621	0.966375	0.967116	0.967843	0.968557	0.969258	0.969946	0.970621
1.90	0.971283	0.971933	0.972571	0.973197	0.973810	0.974412	0.975002	0.975581	0.976148	0.976705
2.00	0.977250	0.977784	0.978308	0.978822	0.979325	0.979818	0.980301	0.980774	0.981237	0.981691
2.10	0.982136	0.982571	0.982997	0.983414	0.983823	0.984222	0.984614	0.984997	0.985371	0.985738
2.20	0.986097	0.986447	0.986791	0.987126	0.987455	0.987776	0.988089	0.988396	0.988696	0.988989
2.30	0.989276	0.989556	0.989830	0.990097	0.990358	0.990613	0.990863	0.991106	0.991344	0.991576
2.40	0.991802	0.992024	0.992240	0.992451	0.992656	0.992857	0.993053	0.993244	0.993431	0.993613
2.50	0.993790	0.993963	0.994132	0.994297	0.994457	0.994614	0.994766	0.994915	0.995060	0.995201
2.60	0.995339	0.995473	0.995604	0.995731	0.995855	0.995975	0.996093	0.996207	0.996319	0.996427
2.70	0.996533	0.996636	0.996736	0.996833	0.996928	0.997020	0.997110	0.997197	0.997282	0.997365
2.80	0.997445	0.997523	0.997599	0.997673	0.997744	0.997814	0.997882	0.997948	0.998012	0.998074
2.90	0.998134	0.998193	0.998250	0.998305	0.998359	0.998411	0.998462	0.998511	0.998559	0.998605
3.00	0.998650	0.998694	0.998736	0.998777	0.998817	0.998856	0.998893	0.998930	0.998965	0.998999
3.10	0.999032	0.999065	0.999096	0.999126	0.999155	0.999184	0.999211	0.999238	0.999264	0.999289
3.20	0.999313	0.999336	0.999359	0.999381	0.999402	0.999423	0.999443	0.999462	0.999481	0.999499
3.30	0.999517	0.999534	0.999550	0.999566	0.999581	0.999596	0.999610	0.999624	0.999638	0.999651
3.40	0.999663	0.999675	0.999687	0.999698	0.999709	0.999720	0.999730	0.999749	0.999749	0.999758

Kwantyle  $z_\alpha$  rozkładu standardowego normalnego  $N(0,1)$

$\alpha$	0.000	0.010	0.020	0.030	0.040	0.050	0.060	0.070	0.075	0.080	0.090	0.095
0.5	0.00000	0.02507	0.05015	0.07527	0.10043	0.12566	0.15097	0.17637	0.18912	0.20189	0.22754	0.24043
0.6	0.25335	0.27932	0.30548	0.33185	0.35846	0.38532	0.41246	0.43991	0.45376	0.46770	0.49585	0.51007
0.7	0.52440	0.55338	0.58284	0.61281	0.64335	0.67449	0.70630	0.73885	0.75541	0.77219	0.80642	0.82389
0.8	0.84162	0.87790	0.91537	0.95417	0.99446	1.03643	1.08032	1.12639	1.15035	1.17499	1.22653	1.25356
0.9	1.28155	1.34075	1.40507	1.47579	1.55477	1.64485	1.75069	1.88079	1.95996	2.05375	2.32634	2.57582