

Kurs: SSP (SPC)

Wykład 3

Temat Elementy teorii prawdopodob. i stat. matemat. w zaskorowanych SPC  
c.d.

h. Parametry zmiennych losowych i ich szacowanie

ha Własności oczekiwania, czyli średnia oczekiwana

Zakresem dla ZL  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  jego MPK oraz

$X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  dla zmiennych losowych o rozkładzie  $F$ .

(i) Przykład r. dyskretny

Niech  $F$  skokowa, czyli  $X(\Omega) = \{x_n, n \in \mathbb{N}_0\}$ ,  $\mathbb{N}_0 \subset \mathbb{N}$

$$P_n = P(\{\omega \in \Omega: X(\omega) = x_n\}), \quad n \in \mathbb{N}_0$$

Blony ciąg  $(x_n P_n)_{n \in \mathbb{N}_0}$ . Jeśli  $p$  on sumowalny,

czyli mamy  $\sum_{n \in \mathbb{N}_0} x_n P_n$   $p$  dzierzy, to jego

sumy oznaczamy przez  $EX$ , czyli

$$\textcircled{1} \quad EX = \sum_{n \in \mathbb{N}_0} x_n P_n$$

i nazywamy wartością oczekiwaną zm. l.  $X$  (rozkładu)

## Uwaga 1.

gdy  $X$  ma rozkład skrajny, czyli

$$X(\Omega) = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}, \text{ b } EX \text{ zawsze istnieje.}$$

Wtedy  $EX = \sum_{k=1}^n x_k p_k$  nazywamy średnią wartosci

( $p_k$  - wagi). Dlatego  $EX$  nazywamy średnią i

oznaczy  $m = EX$  (mean value).

W szczególności, gdy  $p_1 = p_2 = \dots = p_n$ , czyli  $p_k = \frac{1}{n}$

$$EX = m = \frac{1}{n} (x_1 + \dots + x_n) - \text{średnia arytmetyczna.}$$

## Przykład

$$X: \begin{array}{c|c} 0 & 1 \\ \hline q & p \end{array} \quad EX = p$$

$$X \in D(n, p) \Rightarrow EX = np$$

$$X \in P(\lambda) \Rightarrow EX = \lambda$$

(i) Przypadek rozkładu ciągłego

$$\text{Wtedy } X(\Omega) = [a, b] \text{ i } F' = f - \text{f. gęstości}$$

Jeli idze  $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx \in \mathbb{R}$ , to linij  $f$  oznacz

$$EX = m \text{ i' nazywamy srednia } X.$$

Przyklad:

$$X \in N(m, \sigma) \Rightarrow EX = m$$

Whym  $E(X-m) = 0$  i' operacja  $X \rightarrow X-m$   
nazywamy "centrowaniem"

46 Wariancja jako srednie kwadratowe odchylenie -

Niech dane bunc  $m$ . los.  $X$  o wartosci' onelk'  $m$ .

Biemy kolejno:

$$(i) X \rightarrow X-m = Y$$

$$(ii) Y \rightarrow Y^2$$

Jeli  $Y^2$  ma wartosci' onelk'  $m$ , gbi idze

$$E(Y^2) = E((X-m)^2), \text{ to nazywamy, i'}$$

$X$  ma wariancja i' piszemy

$$\text{Var}(X) = \sigma^2 = E(X-m)^2$$

Wtedy:

a)  $\sigma \geq 0$ ,  $\sigma = 0 \Leftrightarrow X = \text{const}$ , A

Czyli zawsze  $\sigma > 0$ !

b)  $\text{var}(X) = E(X - m)^2$

średnie (b0)

kwadraty (b0)

odchylenie (b0)

||  
jako odznica  $X - m$

c)  $\sigma^2 = E(X^2) - (EX)^2 = E(X^2) - m^2$

Przykład

$X: \begin{array}{c|c} 0 & 1 \\ \hline q & p \end{array}$

$X^2: \begin{array}{c|c} 0 & 1 \\ \hline q & p \end{array}$

$\sigma^2 = E(X^2) - (EX)^2 = p - p^2 = p(1-p) = pq$

$X \in D(n, p) \quad \sigma^2 = npq$

$X \in P(\lambda) \quad \sigma^2 = \lambda$

$X \in N(m, \sigma) \quad \text{var}(X) = \sigma^2$

## Fakt (standardyzacja)

Nech  $X$  ma  $\text{var} X = \sigma^2 > 0$ .

Wtedy  $X \rightarrow \frac{X-m}{\sigma} = Y$

$$EY = 0 \quad \text{var}(Y) = 1$$

blisko  $X \in N(m, \sigma) \Rightarrow \frac{X-m}{\sigma} \in N(0, 1)$ .

5°. Twierdzenie niepełnego prawa — słabszy zarys nieoznaczoności

Niech dane będą  $Z_L$ , jako element przeliczenia

Wtedy dla obserwacji  $X$  dro  $z$  i  $z_L$

$$z \rightarrow z_L \longrightarrow X(z) \in z_L$$

$$(i) \text{ istnie } \text{var}(X) = \sigma^2$$

$$(ii) \sigma > 0$$

$$(iii) \text{ istne } m = EX$$

Problem. Co to wynika obserwacji dro  $Z_L$ ?

Z każdego punktu  $m$  i  $z$  linia  $X(z)$  dla  
pewnego  $z \in U$ .

At, jeśli np. ZL ma nieduży dyfuzyjny,

czyli  $X: \begin{array}{c|c|c|c|c} x_1 & x_2 & \dots & x_j' & \dots & x_n \\ \hline p_1 & p_2 & & p_j & & p_n \end{array}$

to  $X(\omega_0) = x_j'$  dla pewnego  $j$  i

$$P(\exists v \in U: X(v) = x_j') = \underline{\underline{p_j' < 1.}}$$

Zadanie nie można stwierdzić, że na pewno  $X(\omega_0) = x_j'$ .

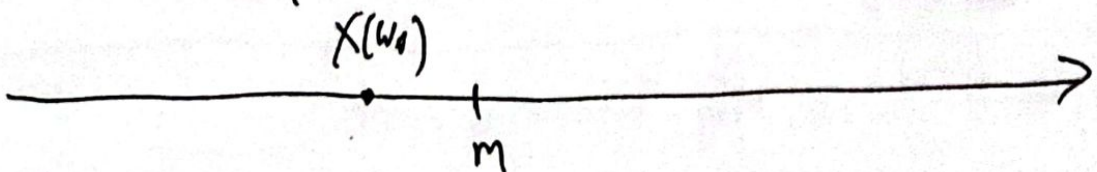
Musisz "głęboko" przeanalizować przeanalizować, bo w tym  
wskazy  $\forall v \in U$

$$P(\exists v \in U: X(v) = v_0) = 0 (!!!)$$

Zadanie "teoretyczna wartość  $X(\omega_0)$ " nie jest nie jest

Akceptowalnym wynikiem obserwacji  $p$   $m = EX$ ,  
Tym razem mamy sytuację, gdzie na ogół

$$X(\omega_0) \neq m (!!!)$$

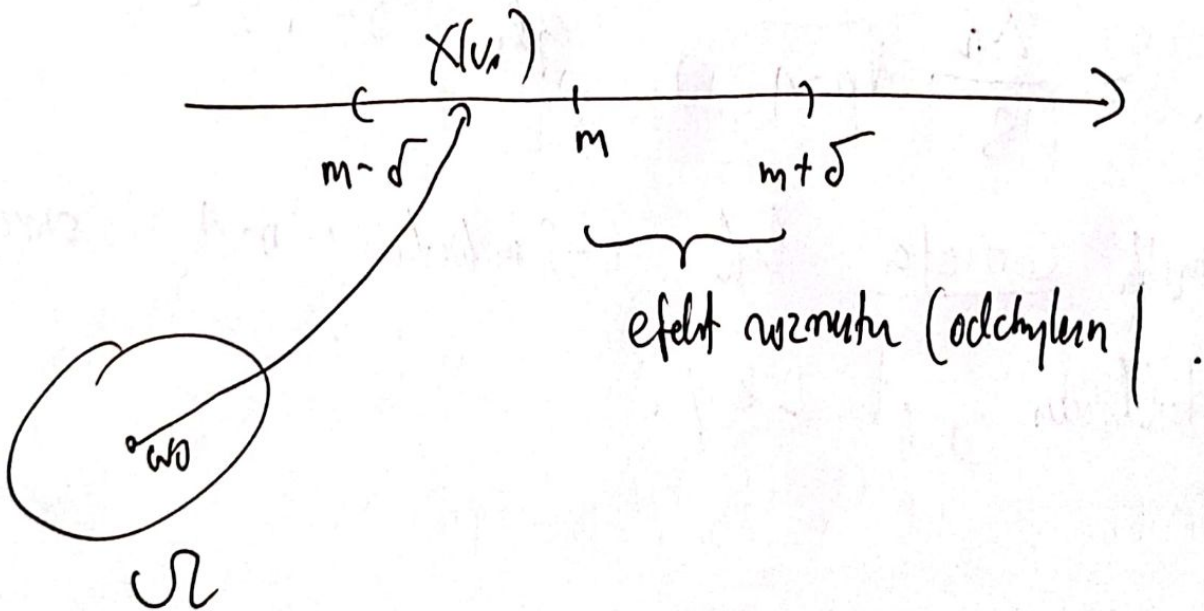


Wymagamy p. rzędu kontroli wzajemnego pobierania  
 $m, X(\nu_0)$ .

Upraszczamy m. ję z SZN, ktdm  $m \pm \delta$ , i

(SZN)

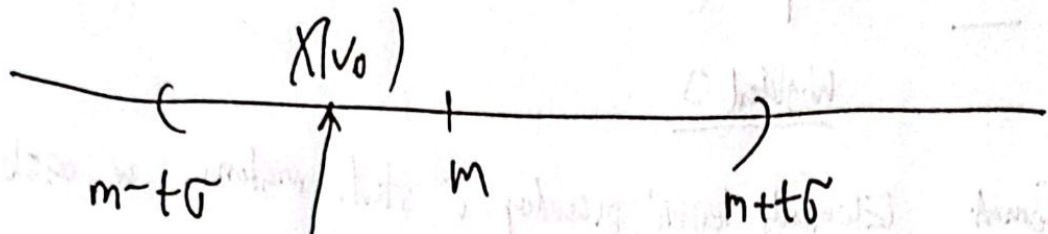
$$\forall \exists \quad \forall \varepsilon > 0 \quad \delta > 0 \quad P(\text{złucel: } |X(\nu) - m| < \delta) \geq 1 - \varepsilon$$



(SZN) można też zapisać odmownie:

$$\forall t > 0 \quad P(\text{złucel: } |X(\nu) - m| < t\sigma) \geq 1 - \frac{1}{t^2}$$

$\sigma = \sqrt{\text{var } X}$  ↓ dyspersja  
 miara niepewności pomiaru



$$\sigma = \sqrt{\text{Var} X}$$

ZL:

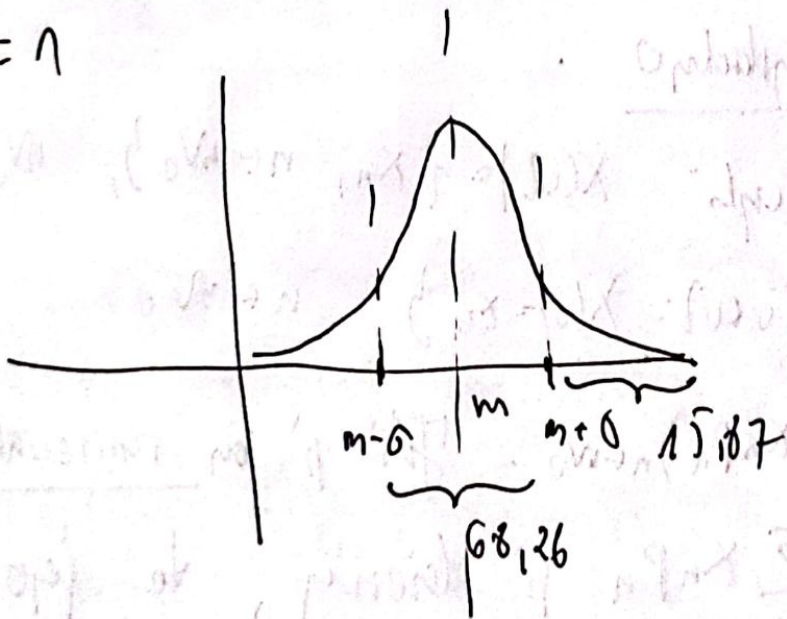


Przykład

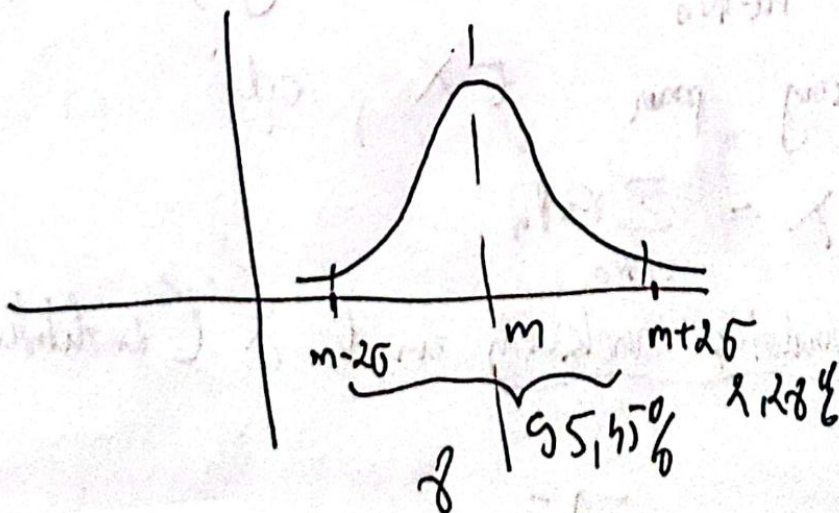
Niech  $X \in \mathcal{N}(m, \sigma^2)$

Dokonyaj odczyt sygnali dla:  $t = 1, 2, \dots$

$t = 1$

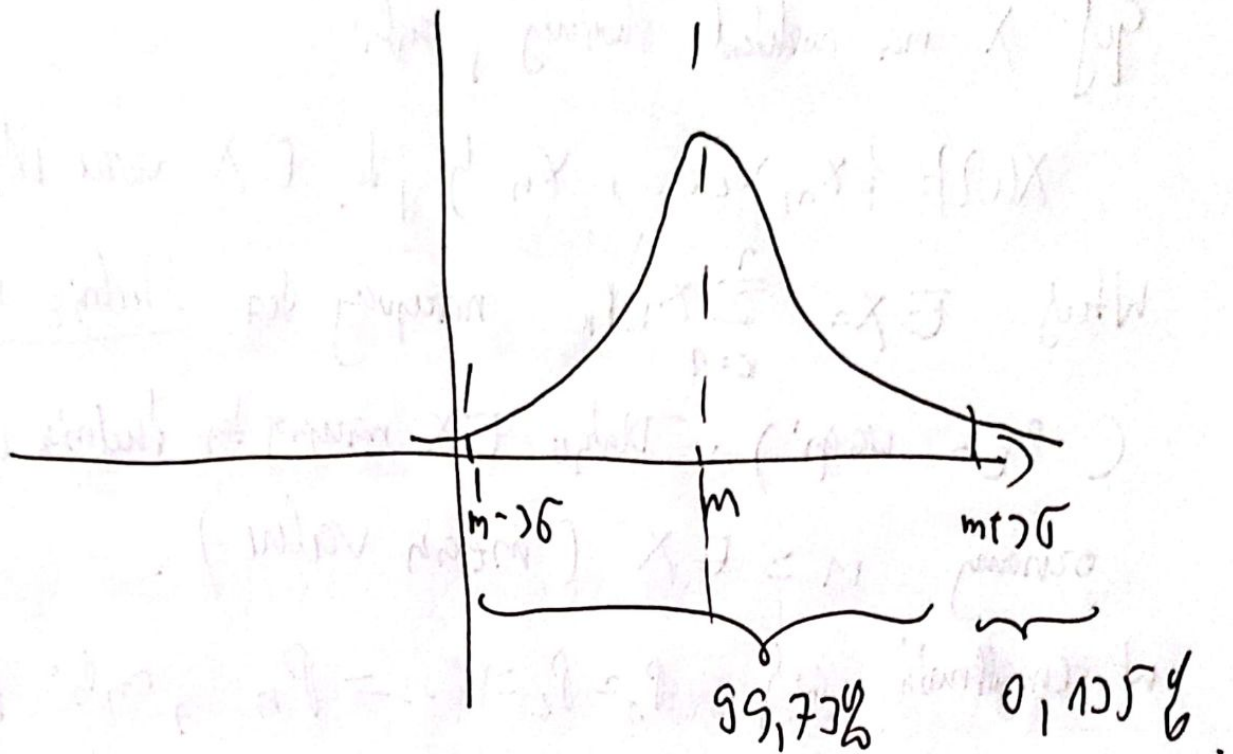


$t = 2$





$$t = 3 \text{ ("} > \sigma \text{" )}$$



### 6°. Pojęcie wektora losowego

Niech dane będą ZL oraz  $p$  model  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ .

Do tej pory naszą obserwacją było jedno cechy (atrybut) ZL  
uzycyjąc pojedynczej zm. losowej  $X$ .

W praktyce istnieje potrzeba obserwacji  $m \geq 2$  takich  
atrybutów. Wtedy taki proces może opisać

$$\begin{aligned} \Omega \ni \omega &\longrightarrow (X_1, X_2, \dots, X_n)(\omega) = \\ &= (X_1(\omega), X_2(\omega), \dots, X_n(\omega)) = \\ &= (v_1, v_2, \dots, v_n) \in \mathbb{R}^m \end{aligned}$$

gdzie  $X_1, X_2, \dots, X_n$  są zm. losowymi.

$(X_1, X_2, \dots, X_n)$  — wektor losowy.

Jeśli były potrzebowały, aby kolejne obserwacje  $X_j$  były od siebie „odstępnowane”, a msc

$X_1$  nie wpływa na  $X_j$   $j \geq 2$

$X_2$  na  $X_j$  —  $j \geq 3$  itd.

Będą wtedy niezależne, a składowe wektora losowego  $(X_1, \dots, X_n)$  są stochastycznie niezależne.

Przykład.

Nerwy ZŁO z obserwacją  $X_0$ 

0	1
q	p

Nach  $X_1, X_2, \dots, X_n$  kopie  $X_0$  i dodatkowo stochastycznie niezależne.

Bierzmy wektor  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$ . Wtedy dla  $\omega \in \Omega$ ,

$$(X_1, X_2, \dots, X_n)(\omega) = (b_1, b_2, \dots, b_n),$$

gdzie  $b_j \in \{0, 1\}$

Nach  $A_k = \{ \omega \in \Omega : \# "1" \text{ w cięgu} \}$

$(b_1, \dots, b_n)$  wynosi  $k$   $\}.$

Wtedy  $P(A_k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$ , czyli

funkcja jest w  $D(n, p)$ .

70. Npewność do statystyki metod. - pojęcie populacji generalnej, jej cechy i podległy próbkę.

Wtedy, jeśli karta ZL ma swój model  $(\Omega, \mathcal{E}, P)$

i można obserwować dany atrybut ZL (czyli zm.

losowy  $X$  - w T.P. zaobserwujemy, i wtedy mamy

jego rozkład  $X$ , możemy zatem policzyć  $m$  i  $\sigma^2$

zatem znamy wyniki obserwacji na mocy SZN.

Z perspektywy statystyki matematycznej rozkład  $X$  nie jest nam znany!

Metody statystyki matematycznej pozwalają ten rozkład

odtwarzać, czyli wrócić do warunków T.P.  $\rightarrow X$

## Opis procedury

1°.  $\Omega$  nazywa się POPULACJA GENERALNA.

Dokładniej,  $\Omega$  to zbiór, dla którego

$\omega \in \Omega \Leftrightarrow \omega$  ma (tę samą) cechy,

które oznacza się przez  $X$  (jst to zm. losowa)

Cel: wyznaczenie wartości  $X$

2°.  $\Omega$  może być nieskończony. Z  $\Omega$  wybieramy podzbiór skończony, odpowiednio liniowy  $\Omega_0 \subset \Omega$

$\Omega_0 = \{\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_m\}$  i obserwujemy wartości  $X$  na podzbiorniku  $\Omega_0$ , czyli mamy

$$(X(\omega_1), X(\omega_2), \dots, X(\omega_m)) = (x_1, x_2, \dots, x_m)$$

Jeżeli  $\Omega_0$  wybieramy uśredniając, to ciąg  $\uparrow$  można skonstruować następująco:

$$(x_1, x_2, \dots, x_m) = (X_1, X_2, \dots, X_m)(\omega_0), \text{ gdzie}$$

$\omega_0 \in \Omega$ ,  $X_1, \dots, X_m$  niezależne kopie  $X$ .

Mamy ciąg,  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  p' pldby prosty  
z P.G. - dla cechy  $X$ .

3<sup>o</sup>. Mamy pldy prosty

$$(X_1, \dots, X_n) = (X_1, \dots, X_n)(\omega_0) \text{ z l.G. z cechy } X$$

definiujemy nowe zmienne losowe rzeczywiste statystyki:

$$(i) \quad \bar{X}_n \stackrel{\text{def}}{=} \frac{1}{n} (X_1 + \dots + X_n)$$

Wtedy  $\bar{X}(\omega_0) = \frac{1}{n} (X_1 + \dots + X_n)$  - wartość zadawaną

$\bar{X}_n$  - średnia z pldy

Dowodzi m', i' gdy  $n$  odp. duże, to

$$\bar{X}(\omega_0) \approx m = EX \quad (\text{złmiska ESTYMACJI})$$

$$(ii) \quad S^2 = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (X_k - \bar{X})^2 \quad \text{- wariancja z pldy}$$

$$S^2(\omega_0) = \text{w. zobr. } S^2$$

(iii) | Populacja, w' określonej miary, w'  $X \in N(m, \sigma^2)$   
( $m, \sigma^2$  nieznane).

Wtedy  $\frac{nS^2}{\sigma^2} = \chi_{n-1}^2$  - chi-kwadrat  
Pearson o  $n-1$  st. swobody

(statystyczny, param. zadany L2)

(iv) |  $X$  f.v.

$$t_{n-1} = \frac{\bar{X}_n}{S} \sqrt{n-1} \quad , \quad \text{gdzi} \quad S = \sqrt{S^2}$$

statystyka Coorsa lub  $t$ -Studenta o  $n-1$  st. swobody

(statystyczny) p. L2/.