

# Kwantyle

- Kwantyl rzędu  $p$  rozkładu prawdopodobieństwa to taka liczba  $x_p$ , że

$$P(X \leq x_p) \geq p$$

$$P(X \geq x_p) \geq 1 - p$$

- Możemy go obliczyć z dystrybuanty:
  - Jeżeli  $F(x_p) = p$ , to  $x_p$  jest kwantylem rzędu  $p$
  - Jeżeli  $F(x_p) > p$  oraz  $\lim_{x \rightarrow x_p^-} F(x) < p$  to jak wyżej

# Jak to policzyć w Pythonie?

- Bardzo prosto.

# Jak to policzyć w Pythonie?

- Bardzo prosto.
- Przykład: dla rozkładu Poissona z parametrem  $\lambda=2$  obliczamy kwantyl rzędu  $p$ :
  - Stworzenie rozkładu w Pythonie:  
`rozklad = scipy.stats.poisson(2)`
  - Obliczenie kwantyla rzędu  $p$ :  
`rozklad.ppf(p)`
  - Lub w jednej linijce jeśli ktoś bardzo chce  
`scipy.stats.poisson(2).ppf(p)`

# Jak to policzyć inaczej?

- W niektórych sytuacjach możemy nie znać dokładnej postaci rozkładu, a mieć tylko generator liczb losowych z danego rozkładu.

# Jak to policzyć inaczej?

- W niektórych sytuacjach możemy nie znać dokładnej postaci rozkładu, a mieć tylko generator liczb losowych z danego rozkładu.
- W takim przypadku robimy symulację!
  - Losujemy  $N$  liczb losowych z rozkładu ( $X_i$ )
  - Sortujemy (`numpy.sort`) wylosowane wartości
  - Kwantylem rzędu  $p$  jest liczba o indeksie  $N \cdot p$  lub średnia z elementów położonych najbliżej jeśli to nie liczba całkowita

# Wartość oczekiwana

- Wartością oczekiwaną zmiennej losowej nazywamy

- Dla zmiennej losowej dyskretnej

$$E[X] = \sum_{x \in \mathbb{R}} x \text{pmf}_X(x) = \sum_i x_i p_i$$

- Dla zmiennej losowej ciągłej

$$E[X] = \int_{x \in \mathbb{R}} x f_X(x) dx$$

# Momenty

- $k$ -ty moment zwykły  $m_k = E[X^k]$

- dla  $k = 1$  wartość oczekiwana

$$m_k = \sum_{x \in \mathbb{R}} x^k pmf_X(x) = \sum_i x_i^k p_i$$

$$m_k = \int_{x \in \mathbb{R}} x^k f_X(x) dx$$

- $k$ -ty moment centralny  $\mu_k = E[(X - E[X])^k]$

- dla  $k = 1$  zawsze równy 0

- dla  $k = 2$  wariancja

$$\mu_k = \sum_{x \in \mathbb{R}} (x - E[X])^k pmf_X(x) = \sum_i (x_i - E[X])^k p_i$$

$$\mu_k = \int_{x \in \mathbb{R}} (x - E[X])^k f_X(x) dx$$

# Przykład

- Dyskretna zmienna losowa określona jest przez następującą funkcję (masy) prawdopodobieństwa

wartość	prawdopodobieństwo (pmf)
0	0.2
1	0.3
2	0.3
3	0.2

- Ile wynosi wartość oczekiwana i wariancja tego rozkładu prawdopodobieństwa?



# Przykład – rozkład jednostajny

- Ciągła zmienna losowa określona jest przez następującą funkcję gęstości prawdopodobieństwa:  
$$f_X(x) = \frac{1}{b-a}$$
oraz 0 poza przedziałem  $[a; b]$
- Ile wynosi wartość oczekiwana i wariancja tego rozkładu prawdopodobieństwa?

# Przykład – rozkład wykładniczy

- Ciągła zmienna losowa określona jest przez następującą funkcję gęstości prawdopodobieństwa:

$$f_X(x) = \lambda e^{-\lambda x}$$

- Ile wynosi wartość oczekiwana i wariancja tego rozkładu prawdopodobieństwa?

# Jak to policzyć w Pythonie?

- Bardzo prosto.

# Jak to policzyć w Pythonie?

- Bardzo prosto.
- Przykład: dla rozkładu Poissona z parametrem  $\lambda=2$  obliczamy średnią i wariancję:

- Stworzenie rozkładu w Pythonie:

```
rozklad = scipy.stats.poisson(2)
```

- Obliczenie n-tego momentu zwykłego:

```
rozklad.moment(1) lub rozklad.mean() dla n=1
```

- Obliczenie wariancji:

```
rozklad.stats('v') lub jako  $E[X^2] - E[X]^2$ 
```

- Lub w jednej linijce jeśli ktoś bardzo chce

```
scipy.stats.poisson(2).stats('v')
```

# Jak to policzyć inaczej?

- W niektórych sytuacjach możemy nie znać dokładnej postaci rozkładu, a mieć tylko generator liczb losowych z danego rozkładu.

# Jak to policzyć inaczej?

- W niektórych sytuacjach możemy nie znać dokładnej postaci rozkładu, a mieć tylko generator liczb losowych z danego rozkładu.
- W takim przypadku robimy symulację!
  - Losujemy  $N$  liczb losowych z rozkładu ( $X_i$ )
  - Szukana wartość oczekiwana = średnia z wylosowanych liczb

# Jak to policzyć inaczej?

- Wartość oczekiwana

$$E[X] \approx \frac{1}{N} \sum_i X_i$$

- Wariancja

$$D^2[X] = E[X^2] - E[X]^2 = \frac{1}{N} \sum_i X_i^2 - \left( \frac{1}{N} \sum_i X_i \right)^2$$

- n-ty moment zwykły

$$E[X^n] = \frac{1}{N} \sum_i (X_i)^n$$

- n-ty moment centralny

$$E[(X - E[X])^n] = \frac{1}{N} \sum_i (X_i - E[X])^n$$

# Jak to policzyć inaczej?

- Przykład: dla rozkładu Poissona z parametrem  $\lambda=2$  obliczamy średnią i wariancję
  - Stworzenie rozkładu w Pythonie:  
`rozklad = scipy.stats.poisson(2)`
  - Wygenerowanie N liczb losowych:  
`X = rozklad.rvs(size = N)`
  - Średnia (pierwszy moment zwykły):  
`μ = numpy.sum(X) / N`
  - Wariancja (drugi moment centralny):  
`numpy.sum((X - μ)**2) / N`



# Jak to policzyć inaczej?

- Można jeszcze prościej:
  - Średnia:  
`numpy.mean(X)`
  - Wariancja  
`numpy.var(X)`
  - n-ty moment centralny  
`scipy.stats.moment(X, n)`

# Zadanie

- Dla wskazanego rozkładu, proszę:
  - Narysować funkcję gęstości prawdopodobieństwa
  - Obliczyć dla danego rozkładu średnią, wariancję i trzeci moment zwykły, dwiema metodami:
    - Korzystając z własności rozkładu (slajd nr 7)
    - Na podstawie wylosowanych wartości (rvs + ...)

# Zadanie

- rozkład normalny  
`norm(5, 2)`
- rozkład wykładniczy  
`expon(3)`
- rozkład Poissona  
`poisson(2)`
- rozkład jednorodny  
`uniform(2, 2)`
- rozkład Pareto  
`pareto(1)`
- rozkład gamma  
`gamma(5)`