Rachunek prawdopodobieństwa i statystyka

Komentarz do wykładu z 19. marca

Definicja 1. Funkcję f(x,y) nazywamy funkcją gęstości (gęstością) 2-wymiarowej zmiennej losowej (X,Y) iff

1.
$$f(x,y) \ge 0$$
, $dla(x,y) \in \mathbb{R}^2$,
2. $\int_{\mathbb{R}} \int_{\mathbb{R}} f(x,y) dy dx = 1$.

W wypadku dyskretnym funkcję p(i,j) nazywamy gęstością (prawdopodobieństwem) iff

1.
$$P(X = x_i, Y = y_j) = p_{ij} \ge 0$$
, $dla(i, j) \in \mathbb{N}^2$,
2. $\sum_{i \in \mathbb{N}} \sum_{j \in \mathbb{N}} p_{ij} = 1$.

Definicja 2. Gęstościami brzegowymi zmiennej losowej (X,Y) o gęstości f(x,y) nazywamy funkcje $f_1(x) = \int_{\mathbb{R}} f(x,y) dy$ oraz $f_2(y) = \int_{\mathbb{R}} f(x,y) dx$.

W wypadku dyskretnym używamy oznaczeń $p_{i\bullet} = \sum_{j \in \mathbb{N}} p_{ij}$ oraz $p_{\bullet j} = \sum_{i \in \mathbb{N}} p_{ij}$.

Definicja 3.

- Momentem zwykłym rzędu k (k-tym momentem zwykłym) zmiennej losowej X nazywamy wartość $m_k = E(X^k)$.
- Momentem centralnym rzędu k (k-tym momentem centralnym) nazywamy wartość $\mu_k = E\left[(X EX)^k\right]$.
- Dĺa 2-wymiarowej zmiennej losowej (X,Y) momentem mieszanym rzędu (k,l) nazywamy wartości $m_{kl} = E(X^kY^l)$ oraz $\mu_{kl} = E[(X EX)^k \cdot (Y EY)^l]$.

Uwagi.

Rozkład ciągły Rozkład dyskretny
$$m_k = \int_{\mathbb{R}} x^k f(x) dx \qquad m_k = \sum_{i \in \mathbb{N}} x_i^k p_i$$

$$\mu_k = \int_{\mathbb{R}} (x - EX)^k f(x) dx \qquad \mu_k = \sum_{i \in \mathbb{N}} (x_i - EX)^k p_i$$

$$m_{kl} = \int_{\mathbb{R}} \int_{\mathbb{R}} x^k y^l f(x, y) dy dx \qquad m_{kl} = \sum_{i,j \in \mathbb{N}} x_i^k y_j^l p_{ij}$$

Wartość oczekiwana EX to m_1 , wariancja VX to μ_2 , moment mieszany m_{11} to kowariancja zmiennych X, Y, oznaczenie Cov(X, Y). Symbole EX, E(X) oznaczają to samo (wartość oczekiwaną). Podobnie symbole VX, V(X) oznaczają wariancję. Dla odróżnienia: $E(X^2)$ oznacza wartość oczekiwaną zmiennej X^2 , natomiast $E^2(X)$ lub $[EX]^2$ – kwadrat wartości oczekiwanej zmiennej X.

Definicja 4. Dana jest 2-wymiarowa zmienna losowa (X,Y). Zmienne (1-wymiarowe) X,Y nazywamy niezależnymi iff

- $\forall x, y \in \mathbb{R}$ $f(x, y) = f_1(x) \cdot f_2(y)$ (vide def. 2), lub
- $\forall i, j \in \mathbb{N} \ p_{ij} = p_{i \bullet} \cdot p_{\bullet j}$.

Przykład:

(i) Rozważamy funkcję $f(x,y)=\frac{3xy}{16}$ określoną na obszarze ograniczonym prostymi y=0, x=2 oraz krzywą $y=x^2$. Bezpośrednim rachunkiem sprawdzamy, że

$$\int_0^2 \int_0^{x^2} x \cdot y \, dy \, dx = \frac{16}{3},\tag{1}$$

czyli nieujemna na wybranym obszarze funkcja f(x,y) może być uważana za gęstość. Równanie (1) zapiszmy jako

$$\int_{\mathbb{R}} \int_{\mathbb{R}} f(x, y) \, dy \, dx = 1,$$

gdzie domyślnie przyjmujemy, że f(x,y)=0 wszędzie poza zdefiniowanym obszarem.

- (ii) 2-wymiarową dystrybuantą jest $F(s,t) \equiv F_{XY}(x,y) = \int_{-\infty}^{s} \int_{-\infty}^{t} f(x,y) \, dy \, dx$.
- (iii) Wyznaczmy gęstości brzegowe:

$$f_1(x) \equiv f_X(x) = \int_{\mathbb{R}} \frac{3xy}{16} dy = \int_0^{x^2} \frac{3xy}{16} dy = \frac{3x^5}{32}, \quad x \in [0, 2],$$

$$f_2(y) \equiv f_Y(y) = \int_{\mathbb{R}} \frac{3xy}{16} dx = \int_{\sqrt{y}}^2 \frac{3xy}{16} dx = \frac{3(4-y)y}{32}, \quad y \in [0, 4].$$

Zauważmy (w pierwszym równaniu), że dla ustalonego x jest $y \in [0, x^2]$. Podobnie, dla ustalonego y jest $x \in [\sqrt{y}, 2]$. Oprócz tego $f_1(x), f_2(x)$ mogą być uważane za gęstości, bo są nieujemne (w zdefiniowanym obszarze) oraz

$$\int_0^2 f_1(x) \, dx = \int_0^2 \frac{3x^5}{32} dx = 1, \quad \int_0^4 f_2(y) \, dy = \int_0^4 \frac{3(4-y)y}{32} dx = 1.$$

Kolejne całkowania dają wyniki: $EX = \int_0^2 x \cdot f_1(x) \ dx = \frac{12}{7}$ oraz $EY = \int_0^4 y \cdot f_2(y) \ dy = 2$ (ale to taki dodatek).

(iv) Sprawdźmy, czy zmienne X,Y są niezależne. Weźmy pod rozwagę punkt (x,y)=(1,1.5). Jest teraz

$$0 = f(1, 1.5) \neq f_1(1) \cdot f_2(1.5) = \frac{3}{32} \cdot \frac{45}{128}.$$

To oznacza, że zmienne X, Y nie są niezależne (krócej: są zależne).

Przykład:

Przykład kolejny pokazuje, że dla zmiennych dyskretnych jest o wiele prościej. Również **z tego powodu** (są też inne powody) będziemy tym zmiennym poświęcać mniej uwagi.

(i) Definiujemy zmienną losową (X,Y) następująco:

$$(X,Y) = \begin{array}{c|cccc} & y_1 & y_2 & y_3 \\ \hline x_1 & p_{11} & p_{12} & p_{13} \\ x_2 & p_{21} & p_{12} & p_{23} \\ x_3 & p_{31} & p_{32} & p_{33} \\ x_4 & p_{41} & p_{42} & p_{43} \end{array}$$

W powyższym wzorze $p_{ij} \geqslant 0$ oraz $\sum_{i,j} p_{ij} = 1,$ czyli na przykład:

$$(X,Y) = \begin{array}{c|cccc} X/Y & 2 & 3 & 5 \\ \hline -2 & 0.10 & 0.05 & 0.07 \\ 0 & 0.05 & 0.03 & 0.08 \\ 1 & 0.01 & 0.07 & 0.15 \\ \hline \sqrt{2} & 0.38 & 0.00 & 0.01 \\ \end{array}$$

- (ii) Dystrybuanta $F(s,t) = \sum_{x_i \leqslant s, y_j \leqslant t} p_{ij}$.
- (iii) Gęstości brzegowe:

Zmienne X, Y mają zatem rozkłady brzegowe:

$$X = \begin{array}{c|cccc} x_i & -2 & 0 & 1 & \sqrt{2} \\ \hline p_{i\bullet} & 0.22 & 0.16 & 0.23 & 0.39 \\ Y = \begin{array}{c|cccc} y_j & 2 & 3 & 5 \\ \hline p_{\bullet j} & 0.54 & 0.15 & 0.31 \\ \end{array}$$

(iv) Niezależność zmiennych X, Y. Zmienne są zależne, ponieważ

$$0.01 = p_{31} = P(X = 1, Y = 2) \neq P(X = 1) \cdot P(Y = 2) = p_{3 \bullet} p_{\bullet 1} = 0.23 \cdot 0.54.$$

Polski	Angielski
dystybuanta	cdf (cumulative distribution function)
gęstość	density (pdf)
gęstość brzegowa	marginal density
gęstość warunkowa	conditional density
$i.i.d.^1$	i.i.d. ²
kowariancja	covariance
rozkład	distribution
rozkład ciągły	continuous distribution
rozkład dyskretny	discrete distribution
wariancja	variance
wartość oczekiwana	expected value
zmienna losowa	random variable
zmienne niezależne	independent variables

Z poważaniem, Witold Karczewski

¹(zmienne) niezależne o tym samym rozkładzie

²independent and of identical distribution (variables)