זוג משתנים אקראיים בדידים

מטרה לאפיין ניסוי אקראי בעל שתי תוצאות, והקשר בין התוצאות האלה.

$$p_{XY}[x_j, y_k] = \Pr[X = x_j, Y = y_k]$$

:(2.1 הגדרה) PDF

:(2.2 הגדרה) CDF

$$F_{XY}(x,y) = p(X \leqslant x, Y \leqslant y)$$

$$p(x=0)=1-p$$

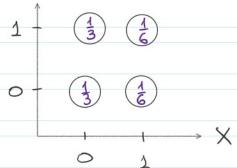
$$p(x=1)=p$$

X ~ Ber(p1)

Cala SISPU:

* 21 ESIA L'01 JG90'IL

א ניסטבטו.מ שעוצאור



$$P[X=0, Y=0] = (1-p_1)(1-p_2)$$

= $(1-\frac{1}{3})(1-\frac{1}{2}) =$

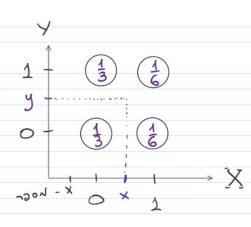
$$p[X=0,Y=1] = (1-p_1) p_2$$

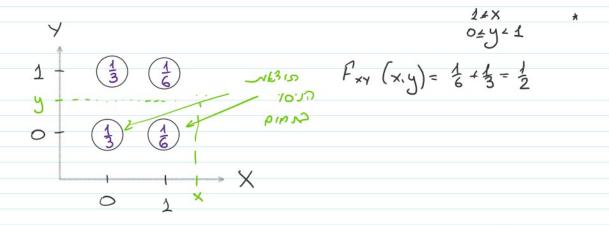
 $p[X=1,Y=0] = p_1 \cdot (1-p_2) = \frac{1}{6}$

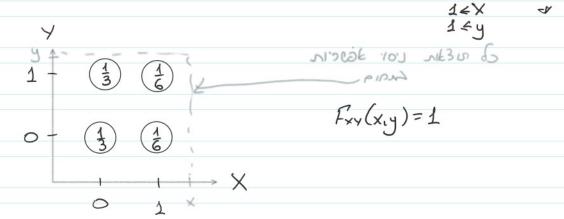


$$F_{XY}(x,y) = p(X \leq x, Y \leq y)$$

x, y ER







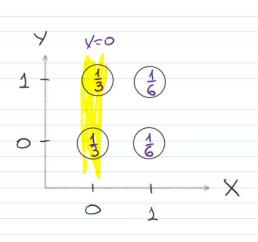
תכונה PDF (תכונה 2.1): תחום ערכים ו"סכום" ערכים

$$0 \leqslant p_{XY}[x_j,y_k] \leqslant 1 \; orall i, m{arkappa}$$
 $\sum_{j,k} p_{XY}[x_j,y_k] = 1$

2.1.1 התפלגות שולית

מטרה לקבל/לאפניין התפלגות של כל אחד מהמשתנים בנפרד, מתוך התפלגות משותפת.

$$F_X(x) = F_{XY}(x, \infty) \qquad p_X[x_k] = \sum_j p_{XY}[x_k, y_j] = \sum_k p_{XY}[x_k, y_j] = p_Y[y_j] = \sum_k p_{XY}[x_k, y_j]$$



$$P[X=x_{k}, | neso y] : nstend$$

$$P[X=0] = p[x=0, Y=0] + p[x=0, Y=1]$$

$$= \sum_{k} p[x=0, Y=k] = \frac{1}{2} = p[y=1]$$

$$P[x=1] = \frac{1}{2} + \frac{1}{6} = \frac{1}{2}$$

אי תלות סטטיסטית 2.1.2

מטרה לאפיין מצב של תוצאות ניסוי בלתי תלויות.

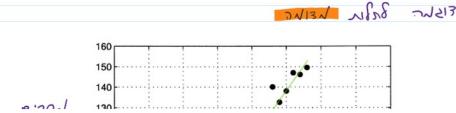
משתנים בלתי תלויים סטטיסטית (הגדרה 2.4): משתנים נקראים בלתי תלויים סטטיסטית משתנים בלתי תלויים סטטיסטית אם ורק אם מתקיים $P[X=X_k,Y=y_j]=P[X=X_k]$

(N2.5)
$$p_{XY}[x_k,y_j] = p_X[x_k]p_Y[y_j]$$

$$F_{XY}(x,y) = F_X(x)F_Y(y)$$

$$7 \cdot 30 \checkmark$$

הערה 2.1 ! התפלגות משותפת \Rightarrow התפלגות שולית. התפלגות שלית \Rightarrow התפלגות משותפת לק במקרה של משתנים בלתי תלויים.



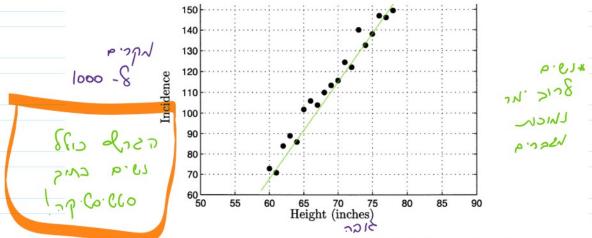


Figure 7.10: Incidence of prostate cancer per 1000 individuals older than age 55 versus height.

$$E[d(x)] = \sum_{k} d(x^{k}, \lambda^{k}) \int_{x^{k}} x^{k} dx^{k}$$

$$E[d(x)] = \sum_{k} d(x^{k}) \int_{x^{k}} x^{k} dx^{k}$$

$$E[d(x)] = \sum_{k} d(x^{k}, \lambda^{k}) \int_{x^{k}} x^{k} dx^{k}$$

$$\sum_{k} d(x^{k}, \lambda^{k}) \int_{x^{k}} x^{k} dx^{k}$$

$$E[aX+bY]=aE[X]+bE[Y]$$
 where $E[aX+bY]=aE[X]+bE[Y]$

$$E_{X,Y}[X+Y] = \sum_{i} \sum_{j} (x_{i}+y_{j})p_{X,Y}[x_{i},y_{j}]$$

$$= \sum_{i} \sum_{j} x_{i}p_{X,Y}[x_{i},y_{j}] + \sum_{i} \sum_{j} y_{j}p_{X,Y}[x_{i},y_{j}]$$

$$= \sum_{i} x_{i} \sum_{j} p_{X,Y}[x_{i},y_{j}] + \sum_{j} y_{j} \sum_{i} p_{X,Y}[x_{i},y_{j}] \quad \text{(from (7.6))}$$

$$= \sum_{i} x_{i} \sum_{j} p_{X,Y}[x_{i},y_{j}] + \sum_{j} y_{j} \sum_{i} p_{X,Y}[x_{i},y_{j}] \quad \text{(from (7.6))}$$

$$= E_{X}[X] + E_{Y}[Y] \quad \text{(definition of expected value)}.$$

תכונות של משתנים בלי תלויים (בלבד) (תכונה 2.3):

$$E[XY] = E[X]E[Y]$$

$$E[g_1(X)g_2(Y)] = E[g_1(X)]E[g_2(Y)]$$

$$Var[aX + bY] = a^{2} Var[X] + b^{2} Var[Y]$$

$$Var[X] = E\left[(X - E[X])^{2}\right] \qquad \frac{P : J \in \mathcal{N}}{Var[X + Y]} \qquad \frac{P : J \in \mathcal{N}}{P : J}$$

$$= E[X^{2}] - E^{2}[X] \qquad E(x_{3} + E[Y])$$

$$= E\left[(X + Y) - E[x + Y]\right]^{2}$$

$$= E\left[(X - E[x])^{2} + Y - E[Y]\right]^{2}$$

$$= E\left[(X - E[x])^{2} + 2 E\left[(X - E[Y])^{2} - 2^{2} + 2ab + 6^{2}\right]$$

$$= E\left[(X - E[x])^{2} + 2 E\left[(X - E[Y])^{2} - 2^{2} + 2ab + 6^{2}\right]$$

$$= \frac{E\left[(X - E[x])^{2} - 2^{2} + 2ab + 6^{2}\right]}{P : J \in \mathcal{N}} \qquad \frac{P : J \in \mathcal{N}}{P : J} \qquad \frac{P : J \in \mathcal{N}}{P :$$

שונות משותפת (covariance) (הגדרה 2.6):

$$Cov[X,Y] = E[(X - E[X])(Y - E[Y])] #1$$

$$+ E[X]E[Y]$$

$$= E[XY] - E[X]E[Y] #2$$

תכונות של שונות משותפת (תכונה 2.4):

$$Cov[X, X] = Var[X]$$

$$Cov[X, Y] = Cov[Y, X]$$

$$Cov[X, a] = 0$$

$$Cov[aX, bY] = ab Cov[X, Y]$$

$$Cov[X, Y] = Cov[X + a, Y + b]$$

$$Var[X \pm Y] = Var[X] + Var[Y] \pm 2 Cov[X, Y]$$

JR7.8 12.W

מטרה להשתמש בקשר לינארי בין המשתנים כדי ליצור חיזוי מאחד לשני.

חיזוי לינארי (הגדרה 2.8): חיזוי מהצורה

$$\hat{Y} = ax + b,$$

$$\text{MSE} = E \left[\left(\hat{Y} - \hat{Y} \right)^2 \right]$$

$$\text{MEAN Square error}(MSE)$$

$$\text{MSE} = \sum_{i=1}^{n} \left[\left(\hat{Y} - \hat{Y} \right)^2 \right]$$

$$\text{MEAN Square error}(MSE)$$

$$\text{MSE} = \sum_{i=1}^{n} \left(\hat{Y} - \hat{Y} \right)^2 \right]$$

$$\text{MSE} = \sum_{i=1}^{n} \left[(\hat{Y} - (aX + b)^2) \right]$$

$$= E[Y^2 - 2aXY + a^2X^2 - 2bY + 2abX + b^2]$$

$$= E[Y^{2}] - 2aE[XY] + a^{2}E[X^{2}] - 2bE[Y] + 2abE[X] + b^{2}$$

$$\frac{\partial mse(a,b)}{\partial a} = E[2(Y - aX - b)(-X)]$$

$$= -2E[XY] + 2aE[X^{2}] + 2bE[X] = 0$$

$$\frac{\partial mse(a,b)}{\partial b} = E[2(Y - aX - b)(-1)]$$

$$= -2E[Y] + 2aE[X] + 2b = 0$$
(2.18)

ניתן לרשום בצורה מטריציאונית

(2.19)
$$\begin{bmatrix} E[X^2] & E[x] \\ E[X] & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} E[XY] \\ E[Y] \end{bmatrix}. \qquad \qquad \begin{cases} b & \text{els in } b \\ b & \text{els in } b \end{cases}$$

(2.18)

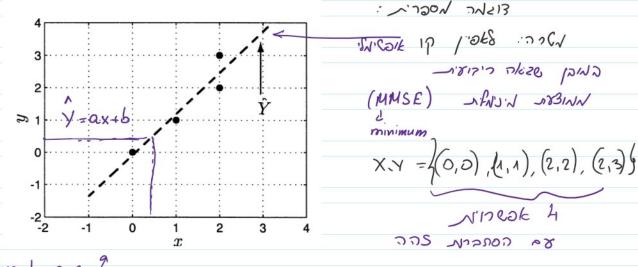
הפתרון המתקבל הוא

לסיכום,

(N2.20)
$$a_{opt} = \frac{E[XY] - E[X]E[Y]}{E[X^2] - E^2[X]} = \frac{\operatorname{Cov}[X, Y]}{\operatorname{Var}[X]}$$

$$b_{opt} = E[Y] - \frac{\operatorname{Cov}[X, Y]}{\operatorname{Var}[X]} E[X]$$

 $\hat{Y} = a_{opt}x + b_{opt}$ $= E[Y] + \frac{\text{Cov}[X, Y]}{\text{Var}[X]} (x - E[X])$ $\Leftrightarrow \text{Loop}$ (2.21)



INEN POF 9

* cressin sign:

$$\hat{Y} = a_{opt}x + b_{opt}$$

$$= E[Y] + \frac{\text{Cov}[X, Y]}{\text{Var}[X]} (x - E[X])$$

$$= E[Y] + \frac{\operatorname{Cov}[X, Y]}{\operatorname{Var}[X]} \left(x - E[X] \right)$$

$$E[x] = 0 \cdot \frac{1}{4} + 1 \cdot \frac{1}{4} + 2 \cdot \frac{1}{2} = 1 \cdot \frac{1}{4} = \frac{5}{4}$$

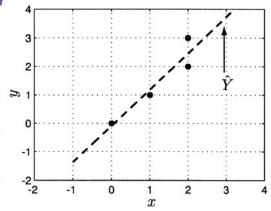
$$E[x] = 0.0.\frac{1}{4} + 1.1.\frac{1}{4} + 2.2.\frac{1}{4} + 2.3.\frac{1}{4} = \frac{14}{4}$$
 $Cov[x] = \frac{14}{4} - \frac{2}{4}.\frac{3}{3} = \frac{7}{8}$

$$\hat{y} = \frac{3}{2} + \frac{7/8}{4/46} \left(x - \frac{5}{4} \right)$$

$$= \frac{14}{11} x - \frac{1}{11}$$

FIXT EIYT $Var(x) = E[x^2] - E^2[x]$ COU[X,Y] = E[XY]- E[X]E[Y]

$$E[x^2] = o^2 + 1^2 + 1^2 + 2^2 = 9 = Var[x] = 9 - (5)^2 = \frac{11}{16}$$



Size, who has by