

אי שיויונות להערכת הסתברות:

אי-שיויון בול: $P(\bigcup_{k=1}^n A_k) \leq \sum_{k=1}^n P(A_k)$

אי שיויון מרקוב: אם X משתנה מקרי אי שלילי אז:

$$\mathbb{P}(X \geq t) \leq \frac{\mathbb{E}(X)}{t}$$

אי שיויון צ'בשב: יהי X משתנה מקרי כלשהו, אז:

$$\mathbb{P}(|X - \mathbb{E}(X)| \geq t) \leq \frac{\text{Var}(X)}{t^2}$$

אז $\lambda t = \lambda \sigma_X$

$$\mathbb{P}(|X - \mathbb{E}(X)| \geq \lambda \sigma_X) \leq \frac{1}{\lambda^2}$$

מקדם המתאם (ρ) :

מדד לקשר ליניארי בין שני משתנים

$$\rho(X, Y) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sigma_X \cdot \sigma_Y} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{\text{Var}(X) \cdot \text{Var}(Y)}}$$

טענה: $\rho(X, Y) = \rho(Y, X)$

טענה: $a \in \mathbb{R}$ לכל $\rho(X + a, Y) = \rho(X, Y)$

טענה: לכל $a \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$ מתקיים $\rho(aX, Y) = \frac{a}{|a|} \rho(X, Y)$

טענה: $\rho(X, X) = 1$ טענה: $\rho(X, Y) = 0 \Leftrightarrow \text{Cov}(X, Y) = 0$

טענה: $|\rho(X, Y)| \leq 1$

טענה: $\rho(X, Y) = 1 \Leftrightarrow \exists a > 0, b \text{ s.t. } \mathbb{P}(Y = aX + b) = 1$

טענה: $\rho(X, Y) = -1 \Leftrightarrow \exists a < 0, b \text{ s.t. } \mathbb{P}(Y = aX + b) = 1$

אם $X' = \frac{X - \mathbb{E}(X)}{\sqrt{\text{Var}(X)}}$ אזי $\mathbb{E}(X') = 0, \text{Var}(X') = 1$

נוסחאות נוספות:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X + Y | Y = y) &= \mathbb{E}(X | Y = y) + y \\ \mathbb{E}(X + Y | Y) &= \mathbb{E}(X | Y) + Y \\ \mathbb{E}(XY | Y = y) &= y \mathbb{E}(X | Y = y) \\ \mathbb{E}(XY | Y) &= Y \mathbb{E}(X | Y) \end{aligned}$$

הגדרה: יהי A מאורע עם הסתברות חיובית אז:

$$\mathbb{E}(X | A) = \sum_x x \mathbb{P}(X = x | A)$$

תוחלת $\mathbb{E}(X)$:

אם נבצע ניסוי פעמיים רבות התוצאות יתכנסו למספר מסוים (תוחלת)

הגדרה:

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{\omega \in \Omega} X(\omega) \cdot \mathbb{P}(\omega) = \sum_k k \cdot \mathbb{P}(X = k)$$

$$\mathbb{E}(f(X)) = \sum_{k \in S} f(k) \cdot \mathbb{P}(X = k)$$

טענה: $\mathbb{E}(f(X)) = f(\mathbb{E}(X))$ כאשר f היא פונקציית ליניארית.

תכונות (ליניאריות התוחלת):

$$\mathbb{E}(aX + bY) = a\mathbb{E}(X) + b\mathbb{E}(Y) \quad \mathbb{E}(c) = c \quad \mathbb{E}(aX + b) = a\mathbb{E}(X) + b$$

אם X ו- Y ב"ת אז $\mathbb{E}(XY) = \mathbb{E}(X) \cdot \mathbb{E}(Y)$

$$\mathbb{E}(XY) = \sum_{i \in S_X} \sum_{j \in S_Y} i \cdot j \cdot \mathbb{P}(X = i, Y = j)$$

$$\mathbb{E}(\sum_{i=1}^n X_i) = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}(X_i)$$

$$\mathbb{E}(X) = \mathbb{E}(\mathbb{E}(X | Y)) \text{ ובפרט } \mathbb{E}(X) = \sum_{i=1}^k \mathbb{E}(X | A_i) \cdot \mathbb{P}(A_i)$$

אם X נקבל ערכים שלמים אי שלילים אזי $\mathbb{E}(X) = \sum_{x=0}^{\infty} \mathbb{P}(X > x)$

אם M מ"מ X נקבל ערכים בין a ל- b אזי $a \leq \mathbb{E}(X) \leq b$

טענה (מונטוניות התוחלת) אם $\mathbb{P}(X \leq Y) = 1$ אזי $\mathbb{E}(X) \leq \mathbb{E}(Y)$

שונות $\text{Var}(X)$:

מדד לפיזור סביב התוחלת כמה אנחנו מרוחקים מהתוחלת?

הגדרה: $\text{Var}(X) = \mathbb{E}((X - \mathbb{E}(X))^2) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2$

הגדרה: סטיית התקן של X היא $\sigma_X = \sqrt{\text{Var}(X)}$

תכונות של שונות:

$$\text{Var}(X) = 0 \Leftrightarrow \mathbb{P}(X = \mathbb{E}(X)) = 1, \text{Var}(X) \geq 0$$

$$\text{Var}(aX + b) = a^2 \text{Var}(X)$$

$$\text{Var}(X \pm Y) = \text{Var}(X) \pm 2\text{Cov}(X, Y) + \text{Var}(Y)$$

$$\text{Var}(c) = 0$$

שונות משותפת (Cov – Covariance):

אם X, Y משתנים מקריים בעלי תוחלת סופית אזי $\text{Cov}(X, Y)$ סופי ו-:

$$\text{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}(X \cdot Y) - \mathbb{E}(X) \cdot \mathbb{E}(Y)$$

אם X, Y משתנים מקריים בעלי תוחלת סופית אזי:

מתאמים חיוביים אם $\text{Cov}(X, Y) > 0$ (שלילת רק עם הסימן <), כלומר ידיעה ש- X התרחב מגדילה את הסיכויים ש- Y התרחב ולהיפך.

לא מתאמים אם $\text{Cov}(X, Y) = 0$

$$\text{Cov}(X, Y) = 0 \Rightarrow \text{ב"ת } X, Y \quad \text{ב"ת } X, Y \Rightarrow \text{Cov}(X, Y) = 0$$

תכונות של שונות משותפת:

$$\text{Cov}(X, X) = \text{Var}(X) \text{ ו- } \text{Cov}(X, Y) = \text{Cov}(Y, X)$$

$$\text{Cov}(X, a) = 0$$

$$\text{Cov}(aX, Y) = a\text{Cov}(X, Y) \text{ ו- } \text{Cov}(aX, bY) = ab \cdot \text{Cov}(X, Y)$$

$$\text{Cov}(X + Z, Y) = \text{Cov}(X, Y) + \text{Cov}(Z, Y)$$

$$\text{Cov}(\sum_{i=1}^n X_i, \sum_{j=1}^m Y_j) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \text{Cov}(X_i, Y_j)$$

משפט: יהיו X_1, \dots, X_n מ"ק בעלי תוחלת סופית ויהי $X = \sum_{i=1}^n X_i$

$$\text{Var}(X) = \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i) + 2 \cdot \sum_{1 \leq i < j \leq n} \text{Cov}(X_i, X_j)$$

אינדקטורים:

$$\text{Cov}(1_A(\omega), 1_B(\omega)) = \mathbb{P}(A \cap B) - \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B)$$

$$\text{Var}(1_A(\omega)) = \mathbb{P}(A)(1 - \mathbb{P}(A))$$

$$\mathbb{E}(1_A(\omega)) = \mathbb{P}(A = 1) = \mathbb{P}(A)$$

הסבר ל:

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{x=0}^{\infty} \mathbb{P}(X > x) = \sum_{x=1}^{\infty} \mathbb{P}(X \geq x)$$

טענה: $\mathbb{E}(X) = \mathbb{E}(\mathbb{E}(X | Y))$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[\mathbb{E}(X | Y)] &= \mathbb{E}\left[\sum_x x \cdot \mathbb{P}(X = x | Y)\right] \\ &= \sum_y \left[\sum_x x \cdot \mathbb{P}(X = x | Y = y)\right] \mathbb{P}(Y = y) \\ &= \sum_x \sum_y x \cdot \mathbb{P}(X = x | Y = y) \cdot \mathbb{P}(Y = y) \\ &= \sum_x \sum_y x \cdot \mathbb{P}(X = x \text{ and } Y = y) \\ &= \sum_x x \cdot \mathbb{P}(X = x) \\ &= \mathbb{E}[X] \end{aligned}$$

כללי \mathbb{E}

טענה $\sum_x \sum_y x \cdot \mathbb{P}(X = x, Y = y) = \sum_x x \sum_y \mathbb{P}(X = x, Y = y)$

$$= \sum_x x \cdot \mathbb{P}(X = x)$$

$$= \mathbb{E}(X).$$

משפט	נתון
$\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B)$ $\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(A B)$	מאורעות בלתי תלויים
$\mathbb{P}(X, Y) = \mathbb{P}(X)\mathbb{P}(Y)$ $\mathbb{E}(XY) = \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y)$ $\text{Cov}(X, Y) = 0$	משתנים בלתי תלויים
$\mathbb{E}(X) = \sum_{x=0}^{\infty} \mathbb{P}(X > x)$ אי שיויון מרקוב	משתנה אי שלילי

ממכנים קודמים:

$$\begin{aligned} \sum_{t=1}^{\infty} t \cdot \mathbb{P}(X = t) &= \sum_{k=1}^{\infty} \sum_{t=k}^{\infty} \mathbb{P}(X = t) \\ \mathbb{E}(X) &= \mathbb{E}(\mathbb{E}(X | N)) = \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{E}(X | N = n) \cdot \mathbb{P}(N = n) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Cov}(X, Y) &= \text{Cov}\left(\sum_{i=1}^n X_i, \sum_{j=1}^n Y_j\right) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \text{Cov}(X_i, Y_j) = \sum_{i=1}^n \text{Cov}(X_i, Y_i) \\ &= \sum_{i=1}^n (\mathbb{E}(X_i \cdot Y_i) - \mathbb{E}(X_i) \cdot \mathbb{E}(Y_i)) = \sum_{i=1}^n (\mathbb{P}(X_i = 1, Y_i = 1) - \mathbb{P}(X_i = 1) \cdot \mathbb{P}(Y_i = 1)) \\ &= \mathbb{P}(\text{the outcome of the } i\text{th die roll is } 2) - \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{3} = \frac{1}{6} - \frac{1}{9} \end{aligned}$$

משתנים מקריים

הסתברות $X: \Omega \rightarrow S$ כאשר $S \subseteq \mathbb{R}$

אינדקטור של מאורע $A \subseteq \Omega$ הוא: $1_A(\omega) = \begin{cases} 1, & \omega \in A \\ 0, & \omega \notin A \end{cases}$

התפלגות היא פונקציית $\mu: S \rightarrow [0, 1]$ כך שהקבוצה $\{x \in S : \mu(x) \neq 0\}$ סופית

התפלגות



או בת מנייה $\sum_{x \in S} \mu(x) = 1$ ולכן כדי להראות ש- μ' היא התפלגות צ

1. μ' ממפה לערכים $[0, 1]$

2. $\sum_{x \in S} \mu'(x) = 1$

3. $\{x \in S : \mu'(x) \neq 0\}$ סופי או בן מנייה

התפלגות של משתנה מקרי X היא פונקציית μ_x שמוגדרת:

$$\mathbb{P}(X = x) := \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega : X(\omega) = x\}) \text{ כאשר } \mu_x(x) = \mathbb{P}(X = x) : \forall x \in S$$

$$Y_1 \sim \begin{cases} 0 & 4/9 \\ 1 & 4/9 \\ 2 & 1/9 \end{cases} \text{ אזי } \mu_{Y_1} = \{0, 1, 2\}$$

בדרך כלל נסמן עבור תומך של μ_{Y_1} אזי $\mu_{Y_1} = \{0, 1, 2\}$

כאשר אגף ימין הם $\mu_{Y_1}(Y_1 = i)$ עבור כל $i \in [3]$

X, Y הם משתנים מקריים זהים אם $\mathbb{P}(X = x) = \mathbb{P}(Y = x)$ עבור כל $x \in S$

עבור כל מאורע $A \subseteq \Omega$ מתקיים כי $1_A \sim \begin{cases} 1, & \mathbb{P}(A) \\ 0, & 1 - \mathbb{P}(A) \end{cases}$

הגדרה: לכל $i \in [1, n]$ יהי $X_i: \Omega \rightarrow S_i$ משתנה מקרי, נאמר ש- X_1, \dots, X_n

משתנים מקריים בלתי תלויים אם לכל x_i עבור $i \in [1, n]$ מתקיים כי:

$$\mathbb{P}(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = \prod_{i=1}^n \mathbb{P}(X_i = x_i)$$

הגדרה: המשתנים המקריים X, Y בלתי תלויים אם לכל a, b מתקיים כי:

$$\mathbb{P}(X = a, Y = b) = \mathbb{P}(X = a) \cdot \mathbb{P}(Y = b)$$

התפלגות משותפת:

$$\mathbb{P}(X = x) = \sum_{y \in S} \mathbb{P}(X = x, Y = y)$$

התפלגות משותפת \Leftarrow התפלגות שולית

סכום של משתנים מקריים: (חוק ההסתברות השלמה)

$$\mathbb{P}(X + Y = k) = \sum_{j=1}^k \mathbb{P}(X + Y = k | X = j) \cdot \mathbb{P}(X = j) = \sum_{j=1}^k \mathbb{P}(Y = k - j) \cdot \mathbb{P}(X = j)$$

$$\mathbb{P}(X \geq a, Y \geq b) = \sum_{x=a}^{\infty} \sum_{y=b}^{\infty} \mathbb{P}(X = x, Y = y)$$

$$\mathbb{E}[X] = \sum_{k=0}^{\infty} k \cdot \mathbb{P}(X = k)$$

$$= \mathbb{P}(X = 1) + \mathbb{P}(X = 2) + \mathbb{P}(X = 3) + \mathbb{P}(X = 4) + \mathbb{P}(X = 5) + \dots$$

Now, try summing vertically instead of horizontally. The sum of the first column will be

$$\sum_{k=1}^{\infty} \mathbb{P}(X = k) = \mathbb{P}(X > 0).$$

דוגמה להצגה: קובייה הוגנת מוסיפה פעמיים, כל הטלות ב"ת יהי X מ"ק שסופק את כמות ההטלות עם התוצאות 2,3 עם הטלות 1,2

פתרון: נשים לב כי $X \sim \text{Bin}(n, \frac{1}{2})$ ולכן $\mathbb{E}(X) = \frac{n}{2}$ וגדיר לכל $i \in [1, n]$

$X_i = \begin{cases} 1 & \text{If the outcome of the } i\text{th die roll is 2 or 3} \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$

ולכן $Y = \sum_{i=1}^n X_i$ ולכן $\mathbb{E}(Y) = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}(X_i) = \frac{n}{2}$

שם ההתפלגות	התפלגות	תוחלת	Var	דוגמא
אחידה $U(a, b)$ או $U(S)$	$\mathbb{P}(X = k) = \frac{1}{ S }$	$\mathbb{E}(X) = \frac{a+b}{2}$ הוכחה: נוסחא התפלגות אחידה ולהשתמש בנוסחא $\sum_{k=a}^b k = \frac{(b+a) \cdot (b-a+1)}{2}$	$Var(X) = \frac{(b-a+1)^2 - 1}{12}$ הוכחה: נוצרה להזיז לקטע (1, n), נגדיר משתנה מקרי $Y = X - a + 1$ ונסמן $n = b - a + 1$ $Var(X) = Var(Y + a - 1) = Var(Y)$ ולכן מספיק להוכיח כי $Var(Y) = \frac{n^2 - 1}{12}$ נשים לב כי $Y \sim U(1, n)$	הטלת קובייה הוגנת נכתב: נחשב תחילה את $E(Y^2)$: $E(Y^2) = \sum_y y^2 \cdot \mathbb{P}(Y = y) = \sum_{k=1}^n k^2 \cdot \frac{1}{n} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n k^2 = \frac{1}{n} \cdot \frac{n(n+1)(n+2)}{6} = \frac{(n+1)(n+2)}{6}$ נעת נחשב את $Var(Y)$: $Var(Y) = E(Y^2) - (E(Y))^2 = \frac{(n+1)(n+2)}{6} - \left(\frac{n+1}{2}\right)^2 = \frac{(n+1)(2n+1)}{6} - \frac{(n+1)^2}{4} = \frac{(n+1)(4n+2-3n-3)}{12} = \frac{(n+1)(n-1)}{12} = \frac{n^2-1}{12}$
ברנולי $Ber(p)$ תומך: $k=0, k=1$	$\mathbb{P}(X = 1) = p$ $\mathbb{P}(X = 0) = 1 - p$	$\mathbb{E}(X) = p \cdot 1 + (1-p) \cdot 0 = p$	$Var(X) = p(1-p)$ הוכחה: $E(X)^2 = p^2$, $E(X^2) = \sum_{x \in S} x^2 \mathbb{P}(X = x) = p$	הטלת מטבע
בינומית $Bin(n, p)$ תומך: $k \in [0, n]$ טענה: $\mathbb{P}(X \leq k) = \sum_{i=0}^k \binom{n}{i} p^i (1-p)^{n-i}$	$\mathbb{P}(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$ טענה: יהיו X_1, \dots, X_n משתנים מקריים בלתי תלויים כך ש $X_i \sim Ber(p)$ לכל $i \in [1, n]$ והיה $S_n = \sum_{i=1}^n X_i \sim Bin(n, p)$ אזי	$\mathbb{E}(X) = np$ $E[X] = \sum_{k=0}^n k \cdot \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = \sum_{k=1}^n k \cdot \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = np \sum_{k=1}^n \binom{n-1}{k-1} p^{k-1} (1-p)^{n-k} = np \sum_{k=0}^{n-1} \binom{n-1}{k} p^k (1-p)^{n-1-k} = np \cdot 1 = np$	$Var(X) = np(1-p)$ הוכחה: יהי $X = \sum_{i=1}^n X_i$ כאשר כל X_i התפלגויות ברנולי בלתי תלויות ולכן: $Var(X) = Var(\sum_{i=1}^n X_i) = \sum_{i=1}^n Var(X_i) = nVar(X_i) = n(1-p)p$ הוכחה: יהי $X = \sum_{i=1}^n X_i$ כאשר כל X_i התפלגויות ברנולי בלתי תלויות ולכן: $E(X) = E(\sum_{i=1}^n X_i) = \sum_{i=1}^n E(X_i) = E(X_1) = np$	עץ ב-n הטלות בלתי תלויות הוכחה: כי $Bin(n, p)$ היא התפלגות: 1. נשים כי התומך בודול $n+1$ ולכן סופי. 2. נשים לב כי $\mathbb{P}(X = k) \geq 0$ 3. נראה כי $\sum_k \mathbb{P}(X = k) = 1$ נראה כי $\sum_k \mathbb{P}(X = k) = 1$ $\sum_k \mathbb{P}(X = k) = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = 1^n$
גאומטרית $Geom(p)$ תומך: $k \in [1, \infty)$	$P(X = k) = p \cdot (1-p)^{k-1}$	$\mathbb{E}(X) = \frac{1}{p}$ הוכחה: נוסחא \leftarrow להחליף k ל- $k+1$ וזו לפתוח סוגריים. לבסוף לקבל $\mathbb{E}(X) = (1-p) \cdot \mathbb{E}(X) + 1$ מתקבל מסכום על התומך	$Var(X) = \frac{(1-p)}{p^2}$ הוכחה: $E(X^2) = \sum_{k=1}^{\infty} k^2 \cdot \mathbb{P}(X = k) = \sum_{k=1}^{\infty} k^2 \cdot p \cdot (1-p)^{k-1} = p \cdot \sum_{k=1}^{\infty} k^2 \cdot (1-p)^{k-1} = p \cdot \sum_{k=1}^{\infty} (k^2 - 2k + 1) \cdot (1-p)^{k-1} = p \cdot \left(\sum_{k=1}^{\infty} k^2 \cdot (1-p)^{k-1} - 2 \sum_{k=1}^{\infty} k \cdot (1-p)^{k-1} + \sum_{k=1}^{\infty} (1-p)^{k-1} \right) = p \cdot \left(\frac{2}{p^2} - \frac{2}{p} + 1 \right) = \frac{2-p}{p^2}$	# הטלות מטבע עם הסתברות p לעץ עד לפעם הראשונה שיצא עץ
היפרגאומטרית $Hyp(N, D, n)$ תומך: $\max\{0, n+D-N\} \leq k \leq D$	$\mathbb{P}(X = k) = \frac{\binom{D}{k} \cdot \binom{N-D}{n-k}}{\binom{N}{n}}$	$\mathbb{E}(X) = n \cdot \frac{D}{N}$ הוכחה: בעזרת $\binom{D}{n} = \frac{D}{N} \binom{D-1}{n-1}$ ולווציא מהסיגמא $\frac{nD}{N}$	$Var(X) = D \cdot n \cdot \frac{(N-D)}{N^2} \cdot \frac{(N-1)}{(N-1)}$ הוכחה: בעזרת טריק $Var(X) = E(X^2) - E(X)^2$ $E(X)^2 = E(X^2 - X) + E(X) - E(X)^2$	# הנדורים האדומים מכל N כדורים כאשר D מהם אדומים ובוחרים n כדורים בלי החזרה כאשר $E(X^2 - X) = E(X(X-1)) = \dots$ ומשתמשים ב $\binom{D}{n}$ פעמיים כדי לצמצם את $k(k-1)$
פואסון $Poisson(\lambda)$ תומך: $k \in [0, \infty)$	$\mathbb{P}(X = k) = e^{-\lambda} \cdot \frac{\lambda^k}{k!}$ אם מגרילים באופן אחיד ומסמנים ב-X את S_n מס' נק' השבת של π אז $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X = k) = e^{-1} \cdot \frac{1}{k!}$ כלומר כש $n \rightarrow \infty$ אזי $X \sim Poi(1)$	$\mathbb{E}(X) = \lambda$ הוכחה: נוסחא \leftarrow טור $e^{-\lambda} \lambda \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} = \lambda^2 \cdot \sum_{m=0}^{\infty} e^{-\lambda} \cdot \frac{\lambda^m}{m!} = \lambda^2$	$Var(X) = \lambda$ הוכחה: בעזרת אותו טריק $E(X^2 - X) = E(X(X-1)) = \sum_{k=0}^{\infty} k(k-1) \cdot \mathbb{P}(X = k) = \sum_{k=2}^{\infty} k(k-1) \cdot e^{-\lambda} \cdot \frac{\lambda^k}{k!} = \sum_{k=2}^{\infty} e^{-\lambda} \cdot \frac{\lambda^k}{(k-2)!} = \lambda^2$	לתמורה יש בדיוק k נק' שבת עבור המספרים $1, \dots, n$ משפט הגבול הפואסוני: תהי $\{p_n\}_{n=1}^{\infty}$ סדרה של הסתברויות, כך ש $\lim_{n \rightarrow \infty} n \cdot p_n = \lambda > 0$ ממשי אזי ההתפלגות הבינומית $Bin(n, p_n)$ שואפת להתפלגות $Poi(\lambda)$ כלומר לכל $k \in \mathbb{N}$ מתקיים $\lim_{n \rightarrow \infty} \binom{n}{k} p_n^k (1-p_n)^{n-k} = e^{-\lambda} \cdot \frac{\lambda^k}{k!}$
בינומית שלילית $NB(r, p)$ תומך: $k \in [n, \infty)$ טענה(המצגת 8): אם המשתנים המקריים $X_1, \dots, X_r \sim Geon(p)$ ובלתי תלויים אזי $X = \sum_{i=1}^r X_i \sim NB(r, p)$	$\mathbb{P}(X = n) = \binom{n-1}{r-1} \cdot p^r (1-p)^{n-r}$	$\mathbb{E}(X) = \frac{r}{p}$ $E(X) = \sum_{n=r}^{\infty} n \cdot \mathbb{P}(X = n) = \dots = \sum_{n=r}^{\infty} \sum_{k=r}^n \binom{n-1}{k-1} p^k (1-p)^{n-k} = \sum_{k=r}^{\infty} \sum_{n=k}^{\infty} \binom{n-1}{k-1} p^k (1-p)^{n-k} = \sum_{k=r}^{\infty} \frac{r}{p} p^k (1-p)^{k-r} = \frac{r}{p}$	$Var(X) = \frac{r(1-p)}{p^2}$ הוכחה: בעזרת אותו טריק $E(X(X+1)) = \sum_{n=r}^{\infty} n(n+1) \cdot \binom{n-1}{r-1} \cdot p^r \cdot (1-p)^{n-r} = r(r+1) \cdot \sum_{n=r}^{\infty} \binom{n+1}{r+1} \cdot p^r \cdot (1-p)^{n-r} = \frac{r(r+1)}{p^2} \cdot \sum_{m=r+2}^{\infty} \binom{m-1}{r+2-1} \cdot p^{r+2} \cdot (1-p)^{m-(r+2)} = \frac{r(r+1)}{p^2} \cdot \sum_{m=r+2}^{\infty} \binom{m-1}{r+2-1} \cdot p^{r+2} \cdot (1-p)^{m-(r+2)} = \frac{r^2 + r}{p^2}$	נטיל מטבע עם הסתברות p לעץ עד שנקבל עץ פעמיים, כאשר כל ההטלות בלתי תלויות. נסמן ב-X את מס' ההטלות הכולל.

זו אכן התפלגות כי התומך בן מניה (תת קבוצה של \mathbb{N}) ו $0 \leq p^r (1-p)^{n-r} \leq 1$ עבור כל $n \geq r$ טבעי. ניתן להוכיח כי $\sum_{n=r}^{\infty} \binom{n-1}{r-1} \cdot p^r (1-p)^{n-r} = 1$ ע"י הוכחה באינדוקציה על r ש- $p^{-r} (1-p)^{n-r} = p^{-r} (1-p)^{n-r}$ ושימוש בזהות פסקל $\binom{n}{m} = \binom{n-1}{m-1} + \binom{n-1}{m}$

הסתברות השלמה:

משפט: משפט ההסתברות השלמה
נניח ש- A מאורע כלשהו, ונניח ש- B_1, \dots, B_n מאורעות זרים המקיימים $\bigcup_k B_k = \Omega$ אז
 $\mathbb{P}(A) = \sum_k \mathbb{P}(A|B_k) \mathbb{P}(B_k) = \sum_k \mathbb{P}(A \cap B_k)$

אם Ω הוא משתנה מקרי המוגדר על מרחב Ω ו- $A \subset \Omega$ הוא מאורע בעל הסתברות חיובית, אפשר להגדיר את המשתנה המותנה $X|A$ שההסתברויות שלו הן $P(X = x | A) = \frac{P(\{X = x\} \cap A)}{P(A)}$ המשתנה הזה מתקבל מצמצום ההתפלגות של המשתנה X אל המאורע A , כלומר, משינוי מרחב ההתפלגות על ידי הוספת הנחה ש- A אירע.

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_a P(X = a) a \\ &= \sum_a \sum_i P(X = a | A_i) P(A_i) a \\ &= \sum_i P(A_i) \sum_a a P(X = a | A_i) \\ &= \sum_i P(A_i) E(X | A_i). \end{aligned}$$

מאורעות - הסתברות מותנה

$\mathbb{P}(A|B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)}$

$\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A|B) \cdot \mathbb{P}(B)$

$\mathbb{P}(A|B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)} = \frac{\mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B|A)}{\mathbb{P}(B)}$

$\mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_n) = \mathbb{P}(A_1) \cdot \dots \cdot \mathbb{P}(A_n | \cap_{i=1}^{n-1} A_i)$

$\mathbb{P}(A_2 | A_1) = \sum_{B_1} \mathbb{P}(A_2 | B_1 \cap A_1) \cdot \mathbb{P}(B_1 | A_1)$

$\mathbb{P}(A) = \sum_{B_i} \mathbb{P}(A \cap B_i) = \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(A|B_i) \mathbb{P}(B_i)$

$\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B)$ בלתי תלויים

מאורעות A_1, \dots, A_n נקראים **בלתי תלויים** אם לכל תת קבוצה $\{1, \dots, n\}$ כך ש $|I| \geq 2$ מתקיים $\mathbb{P}(\cap_{i \in I} A_i) = \prod_{i \in I} \mathbb{P}(A_i)$

או $\mathbb{P}(\cap_{i=1}^n A_i | B) = \prod_{i=1}^n \mathbb{P}(A_i | B)$ עבור $B \in \{A_i, A_i^c\}$

מאורעות A, B הם **Conditional Independence** אם בהינתן מאורע C כך ש $\mathbb{P}(C) > 0$ מתקיים: $\mathbb{P}(A \cap B | C) = \mathbb{P}(A|C) \cdot \mathbb{P}(B|C)$

חוק ההסתברות השלמה עבור B_1, \dots, B_n מאורעות זרים ואיחודם שווה ל- Ω

$\binom{n}{k} -$ לבחור k אנשים מתוך n בלי חזרות ובלי חשיבות לסדר, שקול חשיבותי ל- $\frac{n!}{k!(n-k)!}$

$\binom{k+n-1}{k} -$ מספר הדרכים לבחור k עצמים מתוך n עם חזרות ובלי חשיבות לסדר, ניתן להסתכל על בעיית $x_1 + x_2 + \dots + x_n = k$ או לחלופין לשים k כדורים ב n תאים.

זהות פסקל
 $\binom{n}{m} = \binom{n-1}{m-1} + \binom{n-1}{m}$ טענה: $\binom{D}{N} = \frac{D}{N} \binom{D-1}{N-1}$

בינום של בינון:
 $(x+y)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^{n-k} y^k = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^k y^{n-k}$

עם חשיבות לסדר ועם חזרות - נכנס (אפשריות)
 $S_n = \frac{n(a_1 + a_n)}{2}$

סכום סדרה חשבונית:
 $S_{\infty} = a_1 \cdot \frac{q^n - 1}{q - 1} = \frac{a_1}{1 - q}$

טורים:
 $e^x = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!}$