$:(\Omega,\mathbb{P})$ מרחב הסתברות

 $\sum_{\omega \in \Omega} \mathbb{P}(\omega) = 1$

 $\sum_{\omega \in A} \mathbb{P}(\omega) = 1 - \sum_{\omega \in A^c} \mathbb{P}(\omega)$ $.\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B)$

 $.\mathbb{P}(A \cup B) \leq \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B)$

מרחב הסתברות אחיד:

$$\mathbb{P}(\omega) = \frac{1}{|\Omega|}, \mathbb{P}(A) = \frac{|A|}{|\Omega|}$$

חוק ההסתברות השלמה:

 $\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(A|C) \cdot \mathbb{P}(C) + \mathbb{P}(\dot{A}|C^c) \cdot \mathbb{P}(C^c)$ הסתברות מותנית: . $\mathbb{P}(A|B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)}$

נוסחאת בייס (Bayes):

 $\mathbb{P}(A) > 0, \mathbb{P}(B) > 0$

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

מאורעות בלתי תלויים:

 $.\mathbb{P}(A\cap B)=\mathbb{P}(A)\cdot\,\mathbb{P}(B)$ בלתי תלויים אם מתקיים A,B $\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(A|B)$ בת"ל אמ"מ B-ו A

 $\mathbb{P}(A\cap B^c)=\mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B^c)$ ו-B בת"ל אמ"מ B ו-A : $X:\Omega \to S$ <- משתנה מקרי

יקרא התומך $\mu(X) \neq 0$

 $\mu_{x}(X) = \mathbb{P}(X = x)$ התפלגות של משתנה מקרי

x לכל $\mathbb{P}(X=x)=\mathbb{P}(Y=x)$ לכל אותה התפלגות אם Y-ו ל

תנאים להתפלגות: $\mathbb{P}(X=x)\in[0,1]$

היא סופית או בת מניה $\mathbb{P}(X=x) \neq 0$ היא המקיימת 0 $\sum_{x\in S}\mu(x)=1$ 0

 $(x,y)_{\omega}=\left(X(\omega),Y(\omega)\right)\in S^2$ זוגות של משתנים מקריים יו-Yו ו-Y:

 $\mathbb{P}(X=x,Y=y) = \mathbb{P}(Y=y) \cdot \mathbb{P}(Y=y|X=x)$ התפלגות שולית (חסר)

התפלגות משותפת

יהיו X,Y מ"מ אזי ההתפלגות המשותפת שלהם: (חיתוך של שני המאורעות) P(X=k,Y=l)

:התפלגות אחידה

 $x \in S$ לכל $\mathbb{P}(X = x) = \frac{1}{|S|}$ אם X ~ U(S) התפלגות:

 $\mathbb{E}(X) = \frac{a+b}{2}$ אז $S = \{a, a+1, ..., b\}$ תוחלת: .Var(X) = $\frac{(b-a+1)^2-1}{12}$ שונות:

התפלגות ברנולי:

התפלגות: X ~ Ber(p) אם מתקיים $\mathbb{P}(X = 1) = p, \ \mathbb{P}(X = 0) = 1 - p$ (אינדיקטור, סכום משתנים).

 $\mathbb{E}(X) = p$ <u>תוחלת:</u>

 $\mathbb{E}(X) = p \cdot 1 + (1 - p) \cdot 0 = p$.Var(X) = p(1-p) שונות:

התפלגות בינומית:

 $0 \leq k \leq n$ אם לכל X ~ Bin(n, p) אם לכל $\sum_{k} \mathbb{P}(X = k) = \sum_{k=0}^{n} \binom{n}{k} \cdot p^{k} \cdot (1 - p)^{n-k}$

דוגמא: מבצעים ניסוי n פעמים מה ההסתברות להצליח בדיוק בk ניסויים בת"ל.

 $\mathbb{E}(X) = np$ תוחלת:

.Var(X) = np(1-p) שונות:

התפלגות גיאומטרית:

 $k \in \mathbb{N}^+$ אם לכל X ~ Geom(p) <u>התפלגות:</u>

 $\mathbb{P}(X=k)=p(1-p)^{k-1}$

(מנסים עד שמצליחים, משתמשים בתנאי שהמשתנה סופר את כמות הניסויים).

.ka ניסויים מקבלים הצלחה לראשונה בפעם הk מבצעים p - הסתברות להצלחה בודדת.

 $\mathbb{E}(X) = \frac{1}{p}$ תוחלת:

 $Var(X) = \frac{\frac{1-p}{p^2}}{p^2}$

התפלגות היפר-גיאומטרית:

אם לכל X ~ Hyp(N,D,n) <u>התפלגות:</u>

דוגמא: נתונות N עוגות מתוכן בוחרים n עוגות ללא החזרה ההסתברות שנבחר X עוגות מתוך הD עוגות שהתעניינו בהם.

 $\mathbb{E}(X) = n \cdot \frac{D}{N}$ תוחלת:

 $Var(X) = \frac{D \cdot n \cdot (N-D) \cdot (N-n)}{N^2 \cdot (N-1)}$

 $n \geq r$ אם לכל X ~ NB(r, p) אם לכל

 $\mathbb{P}(X=n) = \binom{n-1}{r-1} \cdot p^r \cdot (1-p)^{n-r}$ (אבלחה) $\mathbb{P}(X=n) = \binom{n-1}{r-1} \cdot p^r \cdot (1-p)^{n-r}$ (אבלחה).

<u>דוגמא:</u> מבצעים סדרת ניסויים ועוצרים כשהגענו להצלחה אר.

הגדרה:

אזי: P(A) > 0 מקיים A אזי: X אזי: $Var(X|A) = \mathbb{E}\left(\left(X - \mathbb{E}(X|A)\right)^2 | A\right)$ $= \mathbb{E}(X^2|A) - (\mathbb{E}(X|A))^2$

:הגדרה

 $.Var(X|Y)(\omega) = Var(X|Y = Y(\omega))$

חוֵק השונות השלמה

י. אם X,Y מ"מ בעלי תוחלת סופית, אזי: $Var(X) = \mathbb{E}\big(Var(X|Y)\big) + Var(\mathbb{E}(X|Y))$

מקדם המתאם (נרמול ה-Cov)

ערך מספרי המכמת את המתאם, כלומר את הקשר הסטטיסטי, בין [']2 משתנים או יותר. 1 היא התאמה הכי חזקה. 1- הכי חלשה.

$$\rho(x,y) = \frac{Cov(x,y)}{\sqrt{Var(x) \cdot Var(y)}}$$

תכונות מקדם המתאם:

 $\rho(x,y) = \rho(y,x)$ $a \in \mathbb{R}$ לכל $\rho(x+a,y) = \rho(x,y)$.2

 $0 \neq a \in \mathbb{R}$ לכל $\rho(a \cdot x, y) = \frac{a}{|a|} \cdot \rho(x, y)$.3

 $.\rho(x,x)=1$ $.Cov(x,y) = 0 \leftrightarrow \rho(x,y) = 0$.5

:0.4 משפט

 $|\rho(y,x)| \le 1$

וגם b יים ממשי בהסתברות $\leftrightarrow \rho(y,x)=1$.2 p(y = ax + b) = 1 כך שמתקיים a > 0וגם b בהסתברות 1 קיים ממשי $\leftrightarrow \rho(y,x)=-1$.3

p(y = ax + b) = 1 כך שמתקיים a < 0

חישוב תוחלת ושונות של מ"מ ע"י שימוש באינדיקטורים i מ"מ המייצג את תוצאת זריקת X_i יהי פעמים. יהי את תוצאת זריקת לדוגמא זורקים קובייה ויהי ץ מ"מ הסופר את הפעמים בו קיבלנו אותה תוצאה ב2 זריקות סמוכות. וחישוב התוחלת מתבצע ע"י שימוש באינדיקטורים על Y:

$$E(Y) = E(\sum_{i=1}^{n-1} Y_i) = \sum_{i=1}^{n-1} E(Y_i)$$

ואז נחשב בנפרד:

 $E(Y_i) = P(Y_i = 1) = P(X_i = X_{i+1})$

וישוב השונות מתבצע ע"י שימוש באינדיקטורים על γ $Var(Y) = Var(\sum_{i=1}^{n-1}Y_i) = Cov(\sum_{i=1}^{n-1}Y_i, \sum_{i=1}^{n-1}Y_i) = \sum_{i=1}^{n-1}\sum_{j=1}^{n-1}Cov(Y_i, Y_j)$

המשתנים תלויים רק אם הם מושפעים מהטלות חופפות ולכן: מקרה 1: i = j. ולכן נחשב:

 $Cov(Y_i, Y_i) = Var(Y_i)$ מקרה i = j + 1 או i = j + 1. ולכן נחשב:

 $Cov(Y_i, Y_{i+1}) = Cov(Y_{i+1}, Y_i) = E(Y_i Y_{i+1}) - E(Y_i)E(Y_{i+1})$

כל שאר המקרים בת"ל ולכן ערכיהם הם 0 ע"פ הגדרת Cov. ובסה"כ: $Var(Y) = \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=1}^{n-1} Cov(Y_i, Y_j) = \sum_{i=1}^{n-1} Cov(Y_i, Y_i) + 2 \sum_{i=1}^{n-1} Cov(Y_i, Y_{i+1})$ לא $i \neq j$ עם אינדיקטורים אזי עבור Cov(X, Y) לא $i \neq j$

 $\mathcal{C}ovig(X_i,Y_jig) = \mathcal{C}ov(X_i,Y_i)$ נשתמש ב-2 כיוון שלא בהכרח 2 נשתמש ב-2 נשתמש ב-

<u>הסתברות 2</u>:

אי שוויון מרקוב

. (חוסם את ההסתברות לכך שמ"מ אי שלילי יהיה גדול מקבוע) a>0 יהי $X\geq 0$ יהי אי-שלילי מקרי אי-שלילי מקרי אי $p(x \ge a) \le \frac{E(x)}{a}$

אי שוויוו צ'בישב

מאפשר להעריך את ההתפלגות של מ"מ על ידי התוחלת שלו) , ... יהי X משתנה מקרי כלשהו עם שונות סופית. ויהי t>0 סקלר.

$$p(|x - E(x)| \ge t) \le \frac{Var(x)}{t^2}$$

P(A) > 0 אם X מ"מ ומאורע X מקיים Xנעדיף א"ש צ'בישב מא"ש מרקוב. Var(x) נעדיף *

אי שוויון צ'רנוף

[0,1] מ"מ ב"ת המחזירים ערכים בטווח X_1,\dots,X_n אם :ואם $X = \sum X_i$ אז

:לכל t>0 מתקיים

וגם: $P(X \ge E(X) + t) \le e^{-2t^2/n}$ $.P(X \le E(X) - t) \le e^{-2t^2/n}$

 $P(|X - E(X)| \ge t) \le 2e^{-2t^2/n}$; לחלופין

לכל $\epsilon>0$ מתקיים: $P(X\leq (1-\varepsilon)E(X))\leq e^{-\varepsilon^2E(X)/2}$

:אם $\varepsilon \leq 3/2$ אם $\varepsilon \leq 3/2$ אם $P(X \ge (1+\varepsilon)E(X)) \le e^{-\varepsilon^2 E(X)/3}$

אי שוויון צ'רנוף הופדינג אי שוויון א"ר מ"מ ב"ת כך אם אר X_1,\dots,X_n אם אם $X = \sum X_i$ וגם $P(X_i = 1) = P(X_i = -1) = \frac{1}{2}$:מתקיים t>0 אז לכל

 $P(X \le -t) \le e^{-t^2/2n} \, \underline{\text{IMD}} \, P(X \ge t) \le e^{-t^2/2n}$ נרמול משתנה מקרי על מנת שיחזיר ערכים 1,-1: (דוג')

 $\dot{Y_i}$ עבור מ"מ X_i המחזיר ערכים 11,-1 נגדיר מ"מ עבור מ $\frac{2 \cdot (X_i - max)}{(max - min)} + 1 = \frac{X_i - 11}{6} + 1 = \frac{X_i - 5}{6}$

התפלגות פואסון:

 $k \in \mathbb{N} \cup \{0\}$ אם לכל X ~ poi(λ) התפלגות:

 $\mathbb{P}(X=k)=e^{-\lambda}\cdot\frac{\lambda^k}{k!}$ מתקיים מחשב הסתברות בהינתן ממוצע λ.

לדוגמא: שחקן קולע בממוצע 6 זריקות בשעה, מה הסיכוי .(4 = k בציב 6 = λ . נציב (כלומר, λ = 6. נציב 4 = 4).

<u>דוגמא:</u> מתארת בכמה זמן בממוצע תופעה כלשהי תתקיים.

 $\mathbb{E}(X) = \lambda$ <u>תוחלת:</u> .Var(X) = λ שונות:

תוחלת (הגדרה עבור משתנים מקריים אי שלילים): $.\mathbb{E}(x) = \textstyle\sum_{\omega \in \Omega} \, \mathbb{P}(\omega) X(\omega)$

אזי: $c \in \mathbb{R}$ אזי: אויהי $C \in \mathbb{R}$ אזי:

. $\mathbb{E}(cX) = c\mathbb{E}(X)$ הומוגניות: 0 $\mathbb{E}(X+Y) = \mathbb{E}(X) + \mathbb{E}(Y)$: לינאריות $\mathbb{E}(c) = c$

 $\mathbb{E}(XY) = \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y)$ אם X,Y בלתי תלויים אז: X,Yאם מ"מ ומתקיים: אם אזי אם מ"מ אזי מ"מ אזי אם X_1,\dots,X_n

$$\mathbb{E}\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}\right) = \sum_{i=1}^{n} \mathbb{E}(X_{i})$$

$$\lim_{t \to \infty} \Delta \mathbf{r}_{i} = \sum_{i=1}^{n} \mathbf{r}_{i}$$

$$\lim_{t \to \infty} \Delta \mathbf{r}_{i} = \sum_{i=1}^{n} \mathbf{r}_{i}$$

תוחלת מכפלת משתנים <u>בלתי תלויים</u> מקיימת: $\mathbb{E}\left(\prod_{i=1}^{n} X_{i}\right) = \prod_{i=1}^{n} \mathbb{E}(X_{i})$

תוחלת של פונקציה של משתנה מקרי:

משתנה מקרי ותהי $X:\Omega \to S$. פונק', אזי f(X) הוא משתנה מקרי $f\colon S o \mathbb{R}$

אם f(X) הינה חיובית $f(X) \to [0,\infty)$ אינה חיובית אם f(X) אם $\mathbb{E}(f(x)) = \sum_x f(x) \cdot \mathbb{P}(X=x)$ $\mathbb{E}(f(x)) = f(\mathbb{E}(x))$ אם f פונ' לינארית אזי:

תוחלת מותנה

כאשר משתנה מקרי אחד תלוי במשתנה מקרי אחר.

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

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

(Y-ב נוסחת התוחלת השלמה: אינו ב-Y-ב נוסחת התוחלת השלמה:
$$\mathbb{E}(X)=\mathbb{E}(\mathbb{E}(X|Y))=\sum_{y}\mathbb{E}(X|Y=y)\cdot P(Y=y)$$

שונות
$$Var(X) = \mathbb{E}\left(\left(X - \mathbb{E}(X)\right)^2\right) = \mathbb{E}(X^2) - (\mathbb{E}(X))^2$$

אם X, Y אם Var(X + Y) = Var(X) + Var(Y)0 $.Var(aX) = a^2 Var(X)$ 0 .Var(a) = 00

$Var(X) \ge 0$:תמיד אי שלילית

שונות משותפת ו-Y משתנים מקריים עם תוחלת סופית, השונות המשותפת Y

שלהם מוגדרת כך:
$$cov(X,Y) = \mathbb{E}\left(\left(X - \mathbb{E}(X)\right) \cdot \left(Y - \mathbb{E}(Y)\right)\right)$$

$$= \mathbb{E}(XY) - \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y)$$

 $\mathbb{E}(XY) = \sum_{a} \sum_{b} ab \cdot P(X = a, Y = b)$ הערה: cov(X,X) = var(X) בפרט $\mathbb{E}(|XY|), \mathbb{E}((X-\mathsf{vir},\mathsf{vir}))$ אם X ו-Y משתנים בעלי שונות סופיות, אזי

.סופיות $(X + Y)^2$), $\mathbb{E}((X + Y)^2)$ ו-cox(X,Y)>0 מתואמים שלילית אם Yו-Xcov(X,Y) < 0

cov(X,Y) = 0 ובלתי מתואמים אם $\left(\mathbb{P}(X=x,Y=y)=\mathbb{P}(X=x)\cdot\mathbb{P}(Y=y)
ight)$ אם X ו-Y בת"ל

. מתואמים. בלתי מתואמים. cov(X,Y)=0תכונות:

0

0

0

cov(X,Y) = cov(Y,X)0 $cov(aX, bY) = a \cdot b \cdot cov(X, Y)$ 0

cov(X + Z, Y) = cov(X, Y) + cov(Z, Y)var(X + Y) = var(X) + var(Y) + 2cov(X, Y) $var(\sum_{i=1}^n X_i) = \sum_{i=1}^n var(X_i) + 2\sum_{1\leq i\leq j\leq n} cov(X_i, X_j)$ עמר (X_i, X_i) בעלי שונות סופית ובלתי תלויים בזוגות,

 $var(\sum_{i=1}^{n} X_i) = \sum_{i=1}^{n} var(X_i).$

$$($$
ובן אופן כללי: (אם X_1, \dots, X_n בעלי תוחלת סופית) באופן כללי: $Var\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n Cov(X_i, X_j)$ $= \sum_{i=1}^n Var(X_i) + 2 \cdot \sum_{1 \le i < j \le n} Cov(X_i, X_j)$

הערה עבור הגדרת שונות לפי *Cov*:

:אזי מתקיים

כשנחשב שונות של משתנים שלא ידוע אם ב"ת נשתמש ב: Var(X + Y) = Var(X) + Var(Y) + 2Cov(X, Y)

 $\mathbb{E}(X) = \frac{r}{p}$ <u>תוחלת:</u> .Var(X) = $\frac{r(1-p)}{p^2}$

החוק החלש של המספרים הגדולים:

נתונה סדרת מ"מ $\{X_n\}$ ב"ת אחד בשני על אותו מרחב עם תוחלת סופית

$$\mu$$
 לכל אחד. אזי לכל $\varepsilon>0$ מתקיים: μ לכל אחד. אזי לכל $e>0$ מתקיים: $\lim_{n\to\infty}P(|\frac{X_1+X_2+...+X_n}{n}-\mu|\geq \varepsilon)=0$

אינטואיציה: ממוצע התוצאה של הטלת קוביה הוא 3.5. ככל שנטיל יותר X_i קוביות (יותר משתנים מקריים, בנוסחא כל X_i הוא תוצאת הטלת קוביה) . הממוצע (חישוב הסכום וחלוקה במספר הקוביות) יתקרב ל 3.5 יותר ויותר עד שההסתברות לחרוג מהממוצע אפילו בקצת שואפת אל 0.

החוק החזק של המספרים הגדולים:

נתונה סדרת מ"מ $\{X_n\}$ ב"ת אחד בשני על אותו מרחב עם תוחלת סופית μ לכל אחד ושונות סופית. אזי מתקיים: $P(\lim_{n \to \infty} \frac{X_1 + X_2 + \ldots + X_n}{n} = \mu) = 1$

$$P(\lim_{n\to\infty} \frac{x_1 + x_2 + \dots + x_n}{n} = \mu) = 1$$

 $\sum_{n=0}^{\infty}$ בהוכחה הגבלנו לשונות סופית כדי להשתמש בצ'בישב.

מושגים המכלילים את החוקים לעיל:

סדרת מ"מ $\varepsilon>0$ מתקיים: X מתקיים: α מתכנסת בהסתברות למ"מ אם לכל $\lim \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega : |X_n(\omega) - X(\omega)| \ge \varepsilon\}) = 0$

$$\lim_{n \to \infty} \mathbb{P}(|X_n - X| \ge \varepsilon) = 0$$
 כלומר, מתקיים אם: סדרת מ"מ $\{X_n\}$ אם מתקיים: $\{X_n\}$ סדרת מ"מ

 $.\mathbb{P}(\{\omega\in\Omega: limX_n(\omega)=X(\omega)\})=1$ $\lim \mathbb{P}(X_n = X \text{ for every } n \geq m) = 1$ כלומר, מתקיים אם:

[התכנסות כמעט בוודאות גוררת התכנסות בהסתברות (כיוון אחד)] בעיית מספר רמזי

ח המינימלי כך שיש בו בוודאות n מס' הקודקודים מס' המונימלי בר שיש בו בוודאות = R(k,l).l או אָבוצה בת"ל בגודל k או אָבוצה בת"ל אוי אוי קליק

$$R(t,t) > n$$
 אז $\binom{n}{t} 2^{1-\binom{t}{2}} < 1$ טענה: אם

בשיטה ההסתברותית יש את הכלים הבסיסיים של הסתברות (מה שראינו ברמזי) ויש את המומנט הראשון והשני.

(חסם חלש וליניארי - מרקוב) $P(X>0)=P(X\stackrel{-}{\geq}1)$ נדבר בדר"כ על מספרים שלמים חיוביים ולכן: $P(X > 0) = P(X \ge 1) \le \frac{E(X)}{1} = E(X)$ ואז לפי מרקוב:

ולכן פשוט נוכל לחשב תוחל^רת ובאמצעותה לדעת האם E(X) חיובי או לא בנוסף נשתמש בשיטה זו כדי לחשב גבולות. אם ככל ש n גדל, התוחלת $\lim P(X=0) = 1$ שואפת אל 0 זה אומר ש:

כי הקיום תלוי בתוחלת ואם התוחלת שואפת אל 0 אז הקיום שואף אל 0 ולכו ערכו של X יהיה 0 בהסתברות השואפת אל 1.

מומנט שני

(חסם חזק וריבועי - צ'בישב) כשהתוחלת שואפת אל 1 ומעלה ולא נותנת שום חסם.

$$P(X=0)=P(X-E(X)=-E(X))$$
 $\leq P(|X-E(X)|=E(X)) \leq P(|X-E(X)|\geq E(X)) \leq \frac{Var(X)}{E(X)^2}$ $P(X=0) \rightarrow 0$ ולכן: $P(X=0) \leq \ldots \rightarrow 0$

גרפים אקראיים

- m מרחב הסתברות של כל הגרפים עם n קודקודים, G(n,m) $P(G \in G(n,m)) = \frac{1}{\binom{n}{2}}$ צלעות. זו התפלגות אחידה
- מרחב הסתברות של כל הגרפים עם n G(n,p)כאשר כל צלע אפשרית בגרף נמצאת בהסתברות p. כאשר כל צלע אפשרית בגרף נמצאת בהסתברות $P(G \in G(n,p)) = p^{|E|}(1-p)^{\frac{n}{2}-|E|}$ התפלגות אחידה. כי:

תכונה מונוטונית עולה/יורדת

תכונה מונוטונית עולה: אם הוספה של צלעות יכולה לקיים אותה או לשמר את הקיום אך לא לגרום לתכונה לא להתקיים.

תכונה מונוטונית יורדת: ככל שמוסיפים צלעות הסיכוי לקיום התכונה יורד

:פונקציה p(n) היא סף אם $P(G(n,p) \in Q) \rightarrow 1$ אז $p = \omega(p(n))$

 $P(G(n,p) \in Q) \rightarrow 0$ אז p = o(p(n))

ייקרא פף חד של תכונה Q מונוטונית עולה אם: p_0 ייקרא $P(G(n,p) \in Q) \to 1$ אז $p \ge (1+\varepsilon)p_0$

 $P(G(n,p) \in Q) \to 0$ אז $p \le (1-\varepsilon)p_0$

אלגוריתמים אקראיים

לאס וגאס - אלגוריתם שתמיד צודק בתשובה. זמן הריצה שלו תלוי במ"מ <u>מונטה קרלו</u> - אלגוריתם שטועה בהסתברות (בדרך כלל נמוכה):

טעות חד צדדית: לדוגמה, כשצריך להחזיר true תמיד צודק.

כשצריך להחזיר false יכול להחזיר true בהסתברות נמוכה. טעות דו צדדית: בכל צד יש טעות בהסתברות (בדר"כ נמוכה)

בדר"כ הם יהיו אלגוריתמים פשוטים. לעומת זאת הניתוח ההסתברותי היה בדר"כ יותר מסובך. כמעט תמיד נשתמש באינדיקטורים. <u>שיטות</u>:

בדרך כלל מדובר בבחירה אקראית מתוך קבוצה של איברים.

חזרה על התהליך מס' פעמים מקטינה את ההסתברות לטעות.

מרחבי הסתברות רציפים מרחב הסתברות רציף מקיים:

$$\int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx = 1$$

<u>חישוב תוחלת</u> (בדומה למרחבי הסתברות בדידים):

$$E(X) = \int_{-\infty} x \cdot f_X(x) dx$$
$$E(g(X)) = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) \cdot f_X(x) dx$$

התפלגות אחידה רציפה:

אם מתקיים: א X ~U([a,b]) (PDF התפלגות
$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & if \ a \leq x \leq b \\ otherwise \end{cases}$$

:אם מתקיים X ~U([a,b]) <u>:CDF</u>

ונחלת: $\mathbb{E}(\mathbf{X}) = \frac{b+a}{2}$. $\mathbb{E}(\mathbf{X}) = \frac{b+a}{2}$. $\mathbb{E}(\mathbf{X}) = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx = \frac{1}{b-a} \int_{-\infty}^{\infty} x dx = \frac{1}{b-a} \cdot \frac{x^2}{2} \Big|_a^b = \frac{b+a}{2}$

אנות: $Var(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$ הוכחה: $Var(X) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2 = \frac{a^2 + ab + b^2}{3} - \mathbb{E}(X)^2 = \frac{(b-a)^2}{12}$

התפלגות אקספוננציאלית רציפה:

 $(\lambda$ מקבלת פרמטר)

<u>התפלגות PDF:</u> אם מתקיים: $f_X(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & \text{if } x \ge 0\\ 0 & \text{if } x < 0 \end{cases}$

התפלגות אם מתקיים: $F_X(x) = \begin{cases} 0 & if \ x < 0 \\ 1 - e^{-\lambda x} & if \ x \ge 0 \end{cases}$

:(עם אינטגרציה בחלקים). $\mathbb{E}(X) = \frac{1}{\lambda}$

$$\mathbb{E}(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx = \int_{0}^{\infty} x \lambda e^{-\lambda x} dx$$

$$= -x e^{-\lambda x} \Big|_{0}^{\infty} - \int_{0}^{\infty} -e^{-\lambda x} dx = \frac{b+a}{2}$$

$$.\text{Var}(X) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2 = \frac{2}{\lambda^2} - \frac{1}{\lambda^2} = \frac{1}{\lambda^2} : \frac{1}{\lambda^2}$$

הגדרה: מ"מ אי-שלילי X נקרא חסר זכרון אם מתקיים: $\mathbb{P}\big(X>s+t\big|X>t\big)=\mathbb{P}(X>s)$

יהי מ"מ אי-שלילי רציף X. מתקיים:

. אוא חסר זכרון אמ"מ X מתפלג אקספוננציאלית X

התפלגות נורמלית רציפה:

(מקבלת פרמטרים μ =שונות)

<u>התפלגות PDF:</u> אם מתקיים:

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-(x-\mu)^2/(2\sigma^2)}$$

 $\mathbb{E}(X)=\mu$ הוכחה (לאחר יצירת מ"מ סטנדרטי. $\mathbb{E}(X)=\mu$ הוכחה הוכחה (לאחר יצירת מ"מ סטנדרטי. $\mathbb{E}(X)=\mathbb{E}(\sigma Y+\mu)=\sigma \mathbb{E}(Y)+\mathbb{E}(\mu)=\mu$ $=-\frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-x^2/2}|_{-\infty}^{\infty}=0$

$$= -\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} |_{-\infty}^{\infty} = 0$$

(Y הוכחה (לאחר יצירת מ"מ סטנדרטי. $Var(X) = \sigma^2$ $Var(X) = Var(\sigma Y + \mu) = \sigma^2 Var(Y) = \sigma^2$

Y=aX+b אם σ^2 וגם μ ושונות עם ממוצע אם X $a^2\sigma^2$ ושונות: $a\mu+b$ אז $a\mu+b$ מתפלג נורמאלית עם ממוצע

 $Y=(X-\mu)/\sigma:X$ יצירת מ"מ נורמלי סטנדרטי 'Y ממ"מ נורמלי יצירת מ"מ נורמלי אינדרטי 'Y מסקנה:

יצירת גי. - התפלגות גיי - התפלגות גיי - התפלגות גיי : ייבירת אם מתקיים: $f_Y(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-x^2/2}$ - ריבישוב מתבצע י

(התפלגות בתבצע עם טבלה מיוחדת: התפלגות בתבא אם מתקיים: החישוב מתבצע עם טבלה מיוחדת $\Phi_{\rm Y}(x)=\frac{1}{\sqrt{2\pi}}\int_{-\infty}^x e^{-t^2/2}{\rm d}t$

בוסחה: $\mathbb{E}(Y) = 0$. הוכחה: $\mathbb{E}(Y) = 0$: $\mathbb{E}(Y) = \int_{-\infty}^{\infty} x f_Y(x) dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\infty}^{\infty} x e^{-x^2/2} dx$ $= -\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} |_{-\infty}^{\infty} = 0$

.Var(Y) = $\mathbb{E}(Y^2) - \mathbb{E}(Y)^2 = 1 - 0 = 1$

תכונות התפלגות נורמלית סטנדרטית:

$\mathbb{E}(g'(Y)) = \mathbb{E}(Y \cdot g(Y))$ $\mathbb{E}(Y^{n+1}) = n\mathbb{E}(Y^{n-1})$

משפט הגבול המרכזי:

אם סדרה של אינסוף משתנים מקריים ב"ת אחד בשני בעלי אונסוף סדרה אונסוף סדרה אונסוף סדרה אונסוף סדרה אונסוף משתנים מקריים ב $\sigma>0$ התפלגות זהה עם תוחלת זהה μ התוחלת זהה עם תוחלת זהה ושונות ושונות הה עם תוחלת זהה עם התפלגות הבער אונות זהה עם הוא $F_n=\frac{\chi_1+\chi_2+...+\chi_n-n\mu}{\sigma\sqrt{n}}:n\in N$ היא פונקציית $.\lim F_n(x) = \varPhi(x)$ אז: $.Y_n$ אז:

 $\Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$ מכיר כי מתקיים:

המשפט הופך כל סדרת משתנים (כדלעיל) למשתנה נורמאלי סטנדרטי) המשפט עוזר כאשר לא ידועה ההתפלגות אלא רק הממוצע וסטיית התקן או שידועה ההתפלגות שקשה לחישוב ואנו רוצים חסם על הסתברות. אם אין אינסוף משתנים אז המשפט נותן הערכה ולא משהו מדוייק אבל . גדול עבור N עבור Y_n צריך כמות גדולה של משתנים וניתן יהיה להשתמש ב

משפט: (Berry-Esseen)

אם "סדרה של אינסוף משתנים מקריים ב"ת אחד בשני בעלי אם סדרה $\{X_i\}_{i=1}^{\infty}$ התפלגות זהה עם תוחלת 0 ושונות σ^2 (לכל אחד מהם אותה תוחלת $n\in N$ אם נסמן לכל בנוסף: $E(|X_i|^3)=
ho$ בנוסף: $\sigma>0$ אם כאשר (ושונות) Y_n ברת של המצטברת הצפיפות המצטברת של $Y_n = \frac{X_1 + X_2 + ... + X_n}{\sigma_n \cdot \sqrt{n}}$ אז: $|F_n(x) - \phi(x)| \le \frac{\hat{\rho}}{\sigma^3 \sqrt{n}}$. המשפט מבטיח, בהינתן התנאים הנוספים ״״ את הקצב שבו מתקרבים להתפלגות הנורמאלית הסטנדרטית.

$$\int \frac{1}{\sqrt{x}} dx = 2\sqrt{x}$$

$$\int e^{mx+n} dx = \frac{1}{m} \cdot e^{mx+n}$$

$$\int \frac{1}{x} dx = \ln(x)$$

$$\int \int \frac{f'(x)}{f(x)} dx = \ln(f(x))$$

$$\frac{dy}{dx} = \frac{1}{\sigma}$$
יהי משתנה x אז אם $y = (x - \mu)/\sigma$ יהי

אינטגרציה בחלקים: $\int g'f = fg - \int f'g$

יניסחת הכלה והדחה:
$$P(\bigcup_{i=1}^n A_i) = \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{i< j=1}^n P\big(A_i \cap A_j\big) \\ + \sum_{i< l < k=1}^n P\big(A_l \cap A_j \cap A_k\big) - \cdots (-1)^{n+1} P(\bigcap_{i=1}^n A_i)$$

$$n! * \sum_{k=0}^{n} \frac{(-1)^k}{k!}$$
ה בינות של ביונות (ברגיל)

הבינום של ניוטון (הרגיל) הבינום של ניוטון
$$(x+y)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^k y^{n-k}$$

הבינום של ניוטון (השלילי)
$$rac{1}{(1-x)^n} = \sum_{k=0}^{\infty} {n+k-1 \choose k} x^k$$

$$S = \sum_{k=1}^{\infty} (a_k) = \frac{a_1}{1-q}$$
 $\frac{1}{(1-x)^n} = \sum_{k=1}^{\infty} (a_k)$ סכום ריבועי איברים

 $s_n = \sum_{k=1}^n (a_k) = \frac{n(a_1 + a_n)}{2}$

סכום סדרה הנדסית ֱסופית

 $s_n=\sum_{k=1}^n(a_k)=a_1\cdot\frac{q^n-1}{q-1}$

$$\sum_{k=1}^{n} k^2 = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}$$

שוויוניים שימושיים:

$$\mathbb{P}(X \ge a, Y \ge b) = \sum_{x=a}^{\infty} \sum_{y=b}^{\infty} \mathbb{P}(X = x, Y = y)$$
 אם X,Y מ"מ בת"ל:

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

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

$$\sum_{i=1}^{j-1}$$
אם X מ"מ המקבל רק ערכים אי שליליים אזי: $\mathbb{E}(X) = \sum_{k=0}^{\infty} P(X>k)$ $P(\bigcup_{i=1}^n A_i) \leq \sum_{i=1}^n P(A_i)$

$$\lim_{\substack{n\to\infty\\ n\to\infty}} \frac{e^{-x}}{1-x} = 1 \qquad \bullet \qquad \qquad \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n!} = e - 1$$

$$\lim_{\substack{n\to\infty\\ k}} (1 - \frac{1}{e^n})^n = 1 \qquad \bullet \qquad \qquad \lim_{\substack{n\to\infty\\ k}} (1 - \frac{1}{x})^x = \frac{1}{e}$$

$$\left(\frac{n}{k}\right)^k \le \binom{n}{k} \le \binom{n}{k} \le \binom{en}{k}^k \qquad \bullet \qquad \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n} \le (lnk) + 1$$

 $\sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!} = 1 + x + \frac{x^2}{2!} \dots = e^x$. (זהו טור מקלורן). $-\infty < x < \infty$

$$\lim_{x \to \infty} (1 + i + i + i + i)$$
 (זהו מקרה פרטי של הטור הקודם).
$$\lim_{x \to \infty} (1 + \frac{1}{x})^x = \lim_{y \to \infty} (1 + y)^{\frac{1}{y}} = e$$
 $-1 < x < 1$ לכל $\sum_{i=0}^{\infty} (i + 1)x^i = \frac{1}{(1-x)^2}$ $-1 < x < 1$ לכל $\sum_{i=1}^{\infty} i \cdot x^i = \frac{x}{(1-x)^2}$ (ניתן להוכיח ע"י התפלגות גיאומטרית).
$$1 - x \le e^{-x} = \lim_{x \to \infty} (1 + \frac{x}{y})^x$$

 $\binom{n}{2} \le n^2$ כאשר c קבוע. לדוגמה $\binom{n}{c} \le n^c$

 $x = e^{\ln{(x)}}$ איך להפוך x למעריכי:

 $\binom{n}{m+k} \le \binom{n}{m} \binom{n-m}{k}$ $\binom{n}{m} = \binom{n-1}{m-1} + \binom{n-1}{m}$

זהויות שימושיות:

$$\begin{split} \sum_{\substack{k=0\\ k=0}}^{n} \binom{2n+1}{k} &= 2^{2n} \\ &\frac{n(n+1)}{2} &= \binom{n+1}{2} \\ \sum_{\substack{k=0\\ k=0}}^{n-1} \binom{n+k}{k} &= \binom{2n}{n-1} \\ \sum_{\substack{k=0\\ k=0}}^{n} \binom{2k}{k} &= 3^n \\ \binom{n}{2} &+ \binom{n+1}{2} &= n^2 \end{split} \qquad \bullet \ \ \, \begin{vmatrix} \binom{n}{k} &= \frac{n}{k} \binom{n-1}{k-1} \\ \sum_{k=0}^{n} \binom{n}{k} &= 2^n \\ \sum_{k=0}^{n} \binom{n}{k} &= 0 \\ \sum_{k=0}^{n} \binom{n}{k} &= 0 \\ \sum_{k=0}^{n} \binom{n}{k} &= \binom{2n}{n} \\ \binom{2n}{m} &= 2\binom{2n}{n} \\ \binom{2n}{m} &= 2\binom{2n}{n} \\ \binom{2n}{k-m} &= \binom{n}{k-m} \\ \sum_{k=0}^{n} \binom{n-m}{k} \\ \sum_{k=0}^{n} \binom{n}{k} &= \binom{n+k+1}{k-1} \\ \sum_{k=0}^{n} \binom{n+k+1}{m} &= \binom{n+k+1}{k+1} \\ \sum_{k=0}^{n-m} \binom{m+k}{m} &= \sum_{k=0}^{n} \binom{n}{k} &= \binom{n+1}{m+1} \\ \sum_{k=0}^{n} \binom{n+k}{m} &= \sum_{k=0}^{n} \binom{n}{k} &= \binom{n+1}{m+1} \\ \sum_{k=0}^{n} \binom{n+k}{m} &= \sum_{k=0}^{n} \binom{n}{k} &= \binom{n+1}{m+1} \\ \binom{n}{k} &= \binom{n}{k} \binom{n}{k} &= \binom{n}{k} \binom{n}{k} \end{aligned}$$