

Diskrete sannsynlighetsfordelinger.

Dekkes av kapittel 5 i læreboka.

Husk: $f(x)$ er punktsannsynligheten til en diskret X dersom:

1. $f(x) \geq 0$
2. $\sum_x f(x) = 1$
3. $f(x) = P(X = x)$

Vi skal nå se på situasjoner der vi har en bestemt form på $f(x)$ ($f(x)$ gitt ved en kjent parametrisk funksjon).

Diskret uniform fordeling (5.2)

Dersom X har k mulige verdier x_1, \dots, x_k og alle er like sannsynlige sier vi at X er *diskret uniform fordelt*. Har da at

$$f(x) = f(x; k) = \frac{1}{k} \quad , x = x_1, \dots, x_k$$

Eksempel: Terningkast, $k = 6$, $x_1 = 1, x_2 = 2, \dots, x_6 = 6$. \square

Forventning og varians:

$$\mu = E(X) = \sum_x x f(x) = \sum_x x \frac{1}{k} = \frac{1}{k} \sum_x x$$

$$\sigma^2 = \text{Var}(X) = \sum_x (x - \mu)^2 f(x) = \frac{1}{k} \sum_x (x - \mu)^2$$

Eksempel: Terningkast.

$$E(X) = \frac{1}{6} \sum_{x=1}^6 x = 3.5$$

$$\text{Var}(X) = \frac{1}{6} \sum_{x=1}^6 (x - 3.5)^2 = 2.92 \quad \square$$

Binomisk fordeling (5.3)

I situasjoner karakterisert ved

- n uavhengige enkeltforsøk.
- Sjekker “suksess” eller ikke “suksess” i hvert enkeltforsøk (om en bestemt hendelse inntreffer eller ikke).
- Sannsynligheten for “suksess” er den samme i alle enkeltforsøk, p .

har vi at $X = \text{“antall suksesser i de } n \text{ forsøkene”}$ er *binomisk fordelt* med parametre n og p . Vi skriver $X \sim B(n, p)$, og har at (se boka for detaljer)

$$f(x) = b(x; n, p) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x}, \quad x = 0, 1, \dots, n.$$

Det kan videre vises at:

$$\mathrm{E}(X) = np \quad \text{og} \quad \mathrm{Var}(X) = np(1 - p)$$

Eksempler på ting som typisk er binomisk fordelt:

- Antall komponenter i en test som fungerer etter tid t .
- Antall personer fra EU i et tilfeldig utvalg.
- Antall pasienter som får en infeksjon på en sykehusavdeling.
- Antall brønner hvor man finner olje.
- Antall 6ere i n terningkast. □

Multinomisk fordeling (5.3)

Generalisering av binomisk fordeling til situasjoner der man har mer enn to mulige utfall.

- n uavhengige enkeltforsøk.
- Hvert enkeltforsøk har k mulige utfall.
- Sannsynlighetene, p_1, \dots, p_k for hver av de k utfallene er de samme i alle enkeltforsøk.

Da er simultanfordelingen til X_1, \dots, X_k , der X_j

representerer antall ganger utfall j inntreffer, $j = 1, \dots, k$, en *multinomisk fordeling* med parametre n og p_1, \dots, p_k . Har da (kan vises):

$$f(x_1, \dots, x_k; p_1, \dots, p_k, n) = \frac{n!}{x_1! \cdots x_k!} p_1^{x_1} \cdots p_k^{x_k}$$

der $\sum_{i=1}^k x_i = n$ og $\sum_{i=1}^k p_i = 1$. Det kan også vises at

$$\mathbb{E}(X_i) = np_i , \quad \text{Var}(X_i) = np_i(1 - p_i) ,$$

$$\text{Cov}(X_i, X_j) = -np_i p_j \text{ for } i \neq j.$$

Eksempel: En kafe selger tre sorter kaffe, vanlig, cappuccino og espresso. De har registrert at 44% av kundene som bestiller kaffe bestiller vanlig kaffe, 32% cappuccino og 24% bestiller espresso. 6 personer kommer til kafeen for å ta en kaffe - hva er sannsynligheten for at tre av dem bestiller vanlig kaffe, to av dem cappuccino og en av dem espresso? Vi har $p_1 = 0.44$, $p_2 = 0.32$ og $p_3 = 0.24$, og får:

$$f(3, 2, 1) = \frac{6!}{3!2!1!} \cdot 0.44^3 \cdot 0.32^2 \cdot 0.24^1 = \underline{\underline{0.13}} \quad \square$$

Hypergeometrisk fordeling (5.4)

Brukes i situasjoner karakterisert ved

- Totalt N enheter.
- k av de N enhetene er “suksesser” (og dermed $N - k$ “ikke suksesser”).
- Trekker ut n enheter uten tilbakelegging.

Har da at $X = \text{“antall suksesser blant de } n\text{”}$ er *hypergeometrisk fordelt* med parametre N , k og n .

$$f(x) = \frac{\binom{k}{x} \binom{N-k}{n-x}}{\binom{N}{n}}, \quad x = 0, 1, \dots, \min(k, n),$$

$$\text{og } E(X) = \frac{nk}{N} \text{ og } \text{Var}(X) = \frac{N-n}{N-1} \cdot n \cdot \frac{k}{N} \cdot \left(1 - \frac{k}{N}\right).$$

Eksempler på ting som er hypergeometrisk fordelt:

- Antall vinnerlodd man trekker ut i en loddtrekning.
- Antall spar i en korthånd.
- Antall defekte varer man avdekker i en stikkprøve.

□

Merk: Trekker man *med tilbakelegging* blir X binomisk fordelt. Dersom $N \gg n$ er det liten forskjell på trekning med og uten tilbakelegging - kan da tilnærme hypergeometrisk med binomisk med parametre $n = n$ og $p = k/N$.

Negativt binomisk fordeling (5.5)

Dersom vi har:

- Uavhengige enkeltforsøk inntil k “sukssesser” er observert.
- Sjekker “suksess” eller ikke “suksess” i hvert enkeltforsøk.
- Sannsynligheten for “suksess” er den samme i alle enkeltforsøk, p .

og $X = \text{“antall forsøk til } k\text{te suksess”}$ er X *negativt binomisk fordelt* med parametre k og p .

Merk: Ved binomisk ser vi på antall suksesser i et gitt antall forsøk (antall suksesser stokastisk), mens ved negativt binomisk ser vi på antall forsøk som må gjøres for å få et gitt antall suksesser (antall forsøk stokastisk).

Det kan vises ved et tilsvarende resonnement som for binomisk fordeling (se detaljer i boka) at:

$$f(x) = b^*(x; k, p) = \binom{x-1}{k-1} p^k (1-p)^{x-k}, \quad x = k, k+1, \dots$$

og at

$$\text{E}(X) = \frac{k}{p}, \quad \text{Var}(X) = k \frac{1-p}{p^2}$$

Eksempler på ting som typisk er negativt binomisk fordelt:

- Antall komponenter man må produsere før man har k feilfrie komponenter.
- Antall hus en støvsugerselger må besøke før han har solgt k støvsugere.
- Antall personer man må spørre for å få k underskrifter til en underskriftskampanje.
- Antall ganger man må kaste en terning før man har fått 6er k ganger. □

Eksempel: Ved en porseleksfabrikk gjør man en kvalitetssjekk på alle ferdige produkt. Kun produkt klassifisert som A-vare sendes til vanlig salg. For en type tallerkener har man erfart at 91% av de ferdig produserte tallerkenene

klassifiseres til A-vare. Tallerkenene pakkes i esker med 6 stk.

Hva er sannsynligheten for at man må sjekkes 8 eller flere tallerker før man har nok tallerker klassifisert til A-vare til å fylle en eske? Og hva er forventet antall tallerker man må sjekke?

$$P(X \geq 8) = 1 - [P(X = 6) + P(X = 7)] \\ = 1 - \left(\frac{6-1}{6} \right) 0.91^6 (1-0.91)^{6-6}$$

$$-\left(\frac{7-1}{6} \right) 0.91^6 (1-0.91)^{7-6} \\ = 1 - 0.5678 - 0.3066 = \underline{\underline{0.126}}$$

$$\text{E}(X) = \frac{k}{p} = \frac{6}{0.91} = \underline{\underline{6.6}} \quad \square$$

Geometrisk fordeling (5.5)

Spesialtilfelle av negativt binomisk der man ser på antall forsøk til *første* suksess, dvs $k=1$.

F.eks. antall prøveboringer man må gjøre før første gang man finner olje.

Poisson-fordeling (5.6)

Typisk for Poisson-forsøk er at vi ser på antall forekomster av en hendelse innenfor et tidsintervall eller et spesifisert område.

Eksempler på ting som typisk er Poisson-fordelt:

- Antall telefoner til et kontor i løpet av en time.
- Antall visninger av en webside per time.
- Antall trafikkulykker på en veistrekning i løpet av ett år.
- Antall utrykninger fra en brannstasjon per uke.
- Antall trykkfeil per side i en bok.
- Antall trær per mål i en skog. □

Forekomsten av hendelser følger en *Poisson-prosess* dersom:

1. Antallene hendelser i ikke-overlappende intervaller er uavhengige.
2. For ethvert lite intervall $[s, s + \Delta s]$ er $P(\text{en hendelse i } [s, s + \Delta s]) \approx \lambda \Delta s$.
3. $P(\text{to eller flere hendelser i } [s, s + \Delta s]) \approx 0$.

Dersom dette er oppfylt er $X =$ ”antall hendelser i $[0, t]$ ” Poisson-fordelt med parameter $\mu = \lambda t$.

Det kan da vises at:

$$f(x) = p(x; \lambda t) = \frac{(\lambda t)^x}{x!} e^{-\lambda t}, \quad x = 0, 1, 2, \dots$$

og at $E(X) = \lambda t$ og $\text{Var}(X) = \lambda t$.

Parameteren λ representerer forventet antall hendelser per enhet og kalles *intensiteten* til prosessen.

Vi skal lære mer om Poisson-prosesser senere i kurset.

Poisson-fordeling som tilnærming til binomisk fordeling.

Når n er stor og p nær 0 (eller 1) kan binomisk fordeling tilnærmes med Poisson-fordeling med $\mu = np$. (Nyttig fordi det gir enklere regning).

Eksempel: Antall vinnerrekker i lotto. Sanns.

for at en rekke gir 7 rette er $p = 1/\binom{34}{7} =$

$1/5379616$. Antall innleverte rekker en uke er ca $n = 23500000$. La $X =$ "antall rekker som har 7 rette". Vi har da at $X \sim B(n, p) \approx \text{Poisson}(\mu)$, der $\mu = np = 23500000/5379616 = 4.37$. Dvs:

$$f(0) = P(X = 0) \approx \frac{4.37^0}{0!} e^{-4.37} = 0.013$$

$$f(1) = P(X = 1) \approx \frac{4.37^1}{1!} e^{-4.37} = 0.055$$

x	0	1	2	3	4
$f(x)$	0.013	0.055	0.121	0.176	0.192
x	5	6	7	8	9
$f(x)$	0.168	0.122	0.076	0.042	0.020