

Aufgabe 5. Zentraler Grenzwertsatz [6 Pkt]

Es sei $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ ein Wahrscheinlichkeitsraum. Es sei $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ eine reellwertige Zufallsvariable mit $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$, wobei $\mu \in \mathbb{R}$ und $\sigma^2 > 0$.

- a) [1 Pkt] Beweisen oder widerlegen Sie: "Die Zufallsvariable $|X|$ ist normalverteilt." Begründen Sie jeden Ihrer Argumentationsschritte.
- b) [2 Pkt] Formulieren Sie den zentralen Grenzwertsatz aus der Vorlesung.
- c) [3 Pkt] Es sei nun $(Y_i)_{i \in \mathbb{N}}$ eine unabhängige Familie identisch verteilter Zufallsvariablen, wobei die Verteilung von Y_1 die gleiche sei wie die von $|X|$. Zeigen Sie, dass es reelle Zahlen c_1 und c_2 gibt, sodass die Familie von Zufallsvariablen $(Z_n)_{n \in \mathbb{N}}$, definiert durch

$$Z_n := \frac{1}{\sqrt{n}} \cdot \sum_{i=1}^n (Y_i - c_1), \quad n \in \mathbb{N},$$

in Verteilung gegen eine normalverteilte Zufallsvariable $Z \sim \mathcal{N}(0, c_2)$ konvergiert. Begründen Sie jeden Schritt.

a) ~~Betrachte~~ Für jede Normalverteilte ZV Z gilt $P(Z \neq 0) > 0$
 aber $|X| \geq 0 \Rightarrow P(|X| < 0) = 0 \quad \S \quad |X|$ nicht norm. verteilt ✓ 1/1

b) Sei $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$ Folge von unabhängigen und identisch verteilten Variablen
 $E|X_i|, \text{Var}|X_i| < \infty$

Dann konvergiert $\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{d} \mathcal{N}(0, \sigma^2)$ in Verteilung gegen eine Normalverteilung ✓ 2/2

hiermit Erwartungswert 0 und Standardabweichung σ

c) Sei $c_1 = E|X| = \int_0^\infty x f(x) dx$ Sei f Dichte der Standardnormalv. $\int_0^\infty x^2 f(x) dx = 1$
 Sei $c_2^2 = \text{Var}|X| = \int_0^\infty x^2 f(x) dx = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^\infty x^2 f(x) dx = \frac{1}{2} < \infty$
 f Standardnormalverteilungssymmetrie was passiert mit $|x|$?

$\Rightarrow c_1 = E|X| < \infty$ wegen Existenz des 2. Moments

Nach ZGWS konvergenz

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \cdot \sum_{i=1}^n (Y_i - E|X|) \xrightarrow{d} Z \sim \mathcal{N}(0, \sqrt{\text{Var}|X|}) = \mathcal{N}(0, c_2) \quad \frac{2}{3}$$

Aufgabe 5. Zentraler Grenzwertsatz [6 Pkt]

Es sei $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ ein Wahrscheinlichkeitsraum. Es sei $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ eine reellwertige Zufallsvariable mit $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$, wobei $\mu \in \mathbb{R}$ und $\sigma^2 > 0$.

a) [1 Pkt] Beweisen oder widerlegen Sie: "Die Zufallsvariable $|X|$ ist normalverteilt." Begründen Sie jeden Ihrer Argumentationsschritte.

b) [2 Pkt] Formulieren Sie den zentralen Grenzwertsatz aus der Vorlesung.

c) [3 Pkt] Es sei nun $(Y_i)_{i \in \mathbb{N}}$ eine unabhängige Familie identisch verteilter Zufallsvariablen, wobei die Verteilung von Y_1 die gleiche sei wie die von $|X|$. Zeigen Sie, dass es reelle Zahlen c_1 und c_2 gibt, sodass die Familie von Zufallsvariablen $(Z_n)_{n \in \mathbb{N}}$, definiert durch

$$Z_n := \frac{1}{\sqrt{n}} \cdot \sum_{i=1}^n (Y_i - c_1), \quad n \in \mathbb{N},$$

in Verteilung gegen eine normalverteilte Zufallsvariable $Z \sim \mathcal{N}(0, c_2)$ konvergiert. Begründen Sie jeden Schritt.

a) ~~Beweis~~ Für jede Normalverteilte ZV Z gilt $P(Z < 0) > 0$
 aber $|X| \geq 0 \Rightarrow P(|X| < 0) = 0 \quad \checkmark \quad |X|$ nicht norm. verteilt. 1/1

b) Sei $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$ Folge von unabhängigen und identisch verteilten Variablen

$$E(X_i), \text{Var}(X_i) < \infty$$

Dann konvergiert $\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{d} \mathcal{N}(0, \sigma^2)$ in Verteilung gegen eine Normalverteilung 2/2

mit Erwartungswert 0 und Standardabweichung σ

c) Sei $c_1 = E(|X|) = \int_0^\infty |x| f(x) dx$ Sei f Dichte der Standardnormalv. $\int_0^\infty f(x) dx = 1$
 Sei $c_2 = \text{Var}(|X|) = \int_0^\infty |x|^2 f(x) dx = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^\infty f(x) dx = \frac{1}{2} < \infty$
 f Standardnormalverteilungssymmetrie was passiert mit $|x|$?

$\Rightarrow c_1 = E(|X|) < \infty$ wegen Existenz des 2. Moments

Nach ZGWS konvergiert

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \cdot \sum_{i=1}^n (Y_i - E|X|) \xrightarrow{d} Z \sim \mathcal{N}(0, \sqrt{\text{Var}(|X|)}) = \mathcal{N}(0, c_2) \quad \checkmark$$

Aufgabe 4. Starkes Gesetz der großen Zahlen [12 Pkt]

Es sei $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ ein Wahrscheinlichkeitsraum.

a) [2 Pkt] Formulieren Sie das starke Gesetz der großen Zahlen aus der Vorlesung.

b) [6 Pkt] Betrachten Sie für $n \in \mathbb{N}$ die Funktion

$$H_n : (\mathbb{R} \setminus \{0\})^n \rightarrow \mathbb{R}, \quad (x_1, \dots, x_n) \mapsto H_n(x_1, \dots, x_n) := \frac{n}{\frac{1}{x_1} + \dots + \frac{1}{x_n}}$$

Es sei $p \in]0, 1[$. Weiterhin sei $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$ eine Familie von unabhängigen Zufallsvariablen und es gelte $X_i : \Omega \rightarrow \mathbb{N}$ mit $X_i \sim \text{Geom}(p)$ für alle $i \in \mathbb{N}$. Finden Sie eine reellwertige Zufallsvariable $Y : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$, sodass gilt

$$H_n(X_1, \dots, X_n) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathbb{P}} Y,$$

d.h. $H_n(X_1, \dots, X_n)$ konvergiert für $n \rightarrow \infty$ stochastisch gegen Y . Beweisen Sie ihre Behauptung und begründen Sie dabei jeden Schritt.

Bemerkung: Achten Sie auf den Wertebereich der Zufallsvariablen $X_i, i \in \mathbb{N}$. Hier verwenden wir die Konvention $0 \notin \mathbb{N}$.

c) [4 Pkt] Berechnen Sie Y in Abhängigkeit von p so explizit wie möglich und geben Sie alle Rechenschritte an.

Hinweis: Es kann hilfreich sein, das Integral $\int_0^a t^{k-1} dt$, wobei $a > 0$ und $k \in \mathbb{N}$ zu betrachten.

a) Seien $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$ identisch verteilt und unabhängig Sei $E|X_i|, \text{Var}|X_i| < \infty$

Dann gilt:

$$\mathbb{P}\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \rightarrow E|X_1|\right) = 1$$

✓
2P. ~~2P.~~

b) Betrachte $H_1(X_1) = X_1$
 $H_2(X_1, X_2) = \frac{2}{\frac{1}{X_1} + \frac{1}{X_2}}$

Betrachte: $G_n := \frac{1}{H_n} \Rightarrow H_n = \frac{1}{G_n}$

$$G_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{1}{X_i}$$

Daher $E\left(\frac{1}{X_i}\right) = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k} p(1-p)^{k-1} = \frac{1}{p} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{(1-p)^{k-1}}{k} = \frac{1}{p} \sum_{k=1}^{\infty} \int_0^1 t^{k-1} dt = \frac{1}{p} \int_0^1 \sum_{k=1}^{\infty} t^{k-1} dt = \frac{1}{p} \int_0^1 \frac{1}{1-t} dt = \frac{1}{p} \ln \frac{1}{1-p} < \infty$

Nun berechne:

$$\mathbb{P}(H_n \rightarrow p^2) = \mathbb{P}\left(\frac{1}{H_n} \rightarrow \frac{1}{p^2}\right) = \mathbb{P}(G_n \rightarrow \frac{1}{p^2}) = 1$$

H_n konvergiert fast sicher gegen die ~~Verteilung~~ ZV $Y: p^2$ und damit auch stochastisch

! Idee gut!
 = +∞!
 Unsinnige Rechnung.
 1P.

Vorname, Nachname:

Aufgabe 3, Seite 1/3:

$$d) \forall \varepsilon > 0: \sum_{n \in \mathbb{N}} P(|X_n| > \varepsilon) < \infty$$

Borel-Cantelli:

$$\Rightarrow P\left(\limsup_{n \rightarrow \infty} P(|X_n| > \varepsilon)\right) = 0 \iff \text{ ~~} |X_n| \leq \varepsilon \text{ } \forall n \geq N \text{ für ein } N \in \mathbb{N} \text{ fast sicher}~~$$

$$\iff |X_n| \xrightarrow{f.s.} 0$$

$$P(\forall n \geq N \text{ für ein } N \in \mathbb{N}: |X_n| > \varepsilon) = 0$$

~~↓~~

$$\text{ ~~} P(|X_n| \leq \varepsilon) \text{ } \iff P(\forall n \geq N \text{ für ein } N \in \mathbb{N}: |X_n| \leq \varepsilon) = 1~~$$

~~↓~~

$$P(|X_n| \rightarrow 0) = 1$$

↓

$$|X_n| \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{f.s.} 0$$

~~AP~~
Falsche/
Unvoll-
ständige
Argumente.

1P.

e) ~~Zeige~~ Zeige d) d.h. $\sum_{n=1}^{\infty} P(|X_n| > \varepsilon) < \infty$

$$\sum_{n \in \mathbb{N}} P(|X_n| > \varepsilon) \leq \sum_{n \in \mathbb{N}} P(|X_n| \neq 0) = \sum_{n \in \mathbb{N}} \frac{1}{n^3} < \infty \quad \checkmark$$

$$\rightarrow |X_n| \xrightarrow{f.s.} 0 \text{ nach d)}$$

2P.

Aufgabe 3. Lemma von Borel-Cantelli [14 Pkt]

Es seien $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$, X reellwertige Zufallsvariablen auf einem gemeinsamen Wahrscheinlichkeitsraum $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$.

- [2 Pkt] Formulieren Sie das Lemma von Borel-Cantelli aus der Vorlesung. Führen Sie dabei alle verwendeten mathematischen Objekte sauber ein.
- [1 Pkt] Geben Sie die Definition dafür an, dass X_n für $n \rightarrow \infty$ fast sicher gegen X konvergiert.
- [3 Pkt] Sei $\epsilon > 0$ gegeben. Zeigen Sie, dass $\{\forall N \in \mathbb{N} \exists n > N : |X_n| > \epsilon\}$ ein messbares Ereignis ist und begründen Sie dabei jeden Schritt.
- [6 Pkt] Beweisen Sie die folgende Behauptung: Falls für alle $\epsilon > 0$ die Bedingung

$$\sum_{n \geq 1} \mathbb{P}(|X_n| > \epsilon) < \infty$$

erfüllt ist, dann folgt, dass X_n für $n \rightarrow \infty$ fast sicher gegen 0 konvergiert. Geben Sie dabei alle Ihre Beweisschritte an.

Hinweis: Für eine reelle Zahlenfolge $(\alpha_n)_{n \in \mathbb{N}}$ gilt $\alpha_n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$, genau dann wenn für alle $m \in \mathbb{N}$ ein $N \in \mathbb{N}$ existiert, sodass für alle $n > N$ gilt $|\alpha_n| \leq \frac{1}{m}$.

- [2 Pkt] Betrachten Sie nun für $n \in \mathbb{N}$ die Zufallsvariable $X_n : \Omega \rightarrow \{-n, 0, n\}$ mit der Verteilung

$$\mathbb{P}(X_n = -n) = \frac{1}{2n^3} = \mathbb{P}(X_n = n) \quad \text{und} \quad \mathbb{P}(X_n = 0) = 1 - \frac{1}{n^3}.$$

Beweisen Sie, dass X_n für $n \rightarrow \infty$ fast sicher gegen 0 konvergiert, und geben Sie alle Ihre Beweisschritte an.

a) Seien $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$ Zufallsereignisse eines W-Raums $(\Omega, \mathcal{L}, \mathbb{P})$

• Gilt $\sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{P}(A_n) < \infty \Rightarrow \limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(A_n) = 0$

• Gilt $\sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{P}(A_n) = \infty$ und A_n unabhängig $\Rightarrow \limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(A_n) = 1$ ✓ 2P.

b) $X_n \xrightarrow{\text{f.s.}} X \Leftrightarrow \mathbb{P}(X_n \rightarrow X) = 1$ ✓ 1P. ~~1P.~~

c) $\{\forall N \in \mathbb{N} \exists n > N : |X_n| > \epsilon\}^c = \{\exists N \in \mathbb{N} \forall n > N : |X_n| \leq \epsilon\}$

~~$\{ |X_n| \rightarrow X \}$~~ ~~messbar, wg. Stetigkeit von $|\cdot|$~~

$\Rightarrow A$ messbar

~~$\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(\{ |X_n| \rightarrow X \}) = \mathbb{P}(|X_n| = X) = 1$~~ ~~also A messbar~~

✓ Idee gut.

~~$\Rightarrow A^c$ ist messbar mit $\mathbb{P}(A^c) = 0$~~

Was ist ~~Gilt $\sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{P}(A_n) < \infty$~~

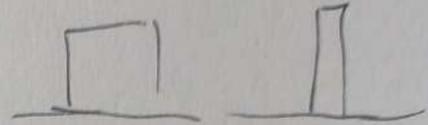
~~$A = \bigcup_{N \in \mathbb{N}} \{ \exists n > N : |X_n| > \epsilon \}$~~ ~~$A_n^c = \{ \forall n > N : |X_n| \leq \epsilon \}$~~ ~~$= \bigcap_{n > N} \{ |X_n| \leq \epsilon \}$~~ ~~messbar~~ ✓ 1P.

Vorname, Nachname:

Aufgabe 2, Seite 1/3:

$$= \int_0^{\infty} z e^{-z} \left(1 + \frac{z+1}{\lambda}\right) dz$$

$f(x)$



Wieso kann man einfach ableiten?

Berechne Dichte:

$$\begin{aligned} c) \rho = F'(x) &= \lambda^2 e^{-\lambda(b-x)} \left(x-b + \frac{1}{\lambda}\right) - \lambda e^{-\lambda(b-x)} \\ &= \lambda e^{-\lambda(b-x)} \left(\lambda(x-b) + 1 - 1\right) \end{aligned}$$

$(g \cdot f)' = g'f + fg' \Rightarrow \int f'g = g'f + fg'$

$$\begin{aligned} \int_0^{\infty} z e^{-z} dz &= \int_0^{\infty} \frac{d}{dz} (-z e^{-z}) dz \\ &= \left[-z e^{-z} \right]_0^{\infty} - \int_0^{\infty} -e^{-z} dz \\ &= 0 - \int_0^{\infty} -e^{-z} dz = \int_0^{\infty} e^{-z} dz = 1 \end{aligned}$$

$$E(X) = \int_0^{\infty} x \lambda e^{-\lambda(b-x)} \left(\lambda(x-b) + 1 - 1\right) dx$$

$$= \int_{x=b}^{\infty} (y+b) \lambda e^{-\lambda y} \left(\lambda y + 1 - 1\right) dy$$

$$= \frac{1}{\lambda} \int_{z=0}^{\infty} (z+b\lambda) e^{-z} (z+1-1) dz$$

$$= \frac{1}{\lambda} \int_0^{\infty} (z+b\lambda) e^{-z} z dz$$

$$= \frac{1}{\lambda} \left(\int_0^{\infty} e^{-z} z^2 dz + \int_0^{\infty} b\lambda z e^{-z} dz \right)$$

Integrier über Exp. vert. $E(X) \text{ der Exp. vert.} = 1$

$$= \frac{1}{\lambda} (2 + b\lambda) = \frac{2}{\lambda} + b \quad \checkmark$$

6/7

Aufgabe 2. Verteilungsfunktionen [17 Pkt]

- a) [4 Pkt] Sei $F : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$. In der Vorlesung gab es ein Theorem, welches besagt, dass ein Wahrscheinlichkeitsmaß \mathbb{P} mit Verteilungsfunktion F genau dann existiert, wenn F gewisse Eigenschaften hat. Nennen Sie diese Eigenschaften.

Betrachten Sie für den Rest der Aufgabe die Funktion

$$F_{a,b}^\lambda : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1], \quad x \mapsto F_{a,b}^\lambda(x) := a \cdot \left(\frac{1}{e^{\lambda b}} - \frac{\lambda}{e^{\lambda x}} \left(x - b + \frac{1}{\lambda} \right) \right) \cdot \mathbb{1}_{[b, \infty)}(x),$$

wobei $b, \lambda > 0$ fixiert sind und $a \in \mathbb{R}$.

- b) [6 Pkt] Finden Sie alle $a \in \mathbb{R}$, sodass $F_{a,b}^\lambda$ die Verteilungsfunktion eines Wahrscheinlichkeitsmaßes ist. Beweisen Sie Ihre Behauptung und begründen Sie dabei jeden Schritt.
- c) [7 Pkt] Es sei $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ ein Wahrscheinlichkeitsraum und $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ eine Zufallsvariable mit Verteilungsfunktion $F_{a,b}^\lambda$. Berechnen Sie $\mathbb{E}[X]$ und begründen Sie dabei jeden Rechenschritt.

Bemerkung: Für c) ist der Wert von a , der in Teilaufgabe b) zu berechnen ist, wichtig. Falls Sie die vorige Teilaufgabe nicht lösen können, rechnen Sie mit allgemeinem $a \in \mathbb{R}$.

$$F : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$$

a) $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$ ✓ $\lim_{x \rightarrow \infty} F(x) = 1$ ✓

$\lim_{x \rightarrow x_0} F(x) = F(x_0)$ ✓

monoton steigend

3/4

b) Sei $F := F_{a,b}^\lambda$

$\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$ da $\mathbb{1}_{[b, \infty)}(x) = 0$ ✓

$\lim_{x \rightarrow \infty} F(x) = a \cdot \left(\frac{1}{e^{\lambda b}} - \frac{\lambda}{e^{\lambda x}} \left(x - b + \frac{1}{\lambda} \right) \right) \cdot \mathbb{1}_{[b, \infty)}(x) \stackrel{!}{=} 1$ ✓

$\Leftrightarrow a \cdot \frac{1}{e^{\lambda b}} = 1 \Leftrightarrow \underline{a = e^{\lambda b}}$ ✓

$\lim_{x \rightarrow x_0} F(x) = F(x_0)$ da $F(x)$ für $x \neq b$ stetig ✓
 da $\mathbb{1}_{[b, \infty)}$ rechts stetig ✓

4/6

~~Für $a = e^{\lambda b}$ ist $F(x) = \left(1 - \lambda e^{\lambda(b-x)} \left(x - b + \frac{1}{\lambda} \right) \right) \cdot \mathbb{1}_{[b, \infty)}$~~

~~Berechne Dichte $f|_{]a, b[} = 0$~~

~~$f|_{[b, \infty)} = F'(x) = -\lambda \frac{e^{\lambda b}}{e^{\lambda x}} \left(1 - \lambda \left(x - b + \frac{1}{\lambda} \right) \right) + \lambda e^{\lambda(b-x)}$~~

~~$\mathbb{E}[X] = \int_b^\infty p(x) x dx = \int_b^\infty \left(\lambda e^{-\lambda y} \left(y + \frac{1}{\lambda} \right) + \lambda e^{-\lambda y} \right) y dy = \int_0^\infty \lambda e^{-z} \left(z + \frac{1}{\lambda} \right) + e^{-z} dz$~~
 $x = b + y$ Substit. $\lambda y = z$

Aufgabe 1. Bedingte Wahrscheinlichkeiten [11 Pkt]

Betrachten Sie folgendes Zufallsexperiment: Es wird ein handelsüblicher, 6-seitiger, fairer Würfel geworfen und anschließend wird so oft, wie es die Augenzahl des Würfelergebnisses anzeigt, eine faire Münze geworfen. Der Würfelwurf und die Münzwürfe werden dabei unabhängig voneinander durchgeführt.

a) [3 Pkt] Modellieren Sie dieses Experiment mit einem geeigneten Wahrscheinlichkeitsraum. Bei Verwendung von Zufallsvariablen bzw. Wahrscheinlichkeitsmaßen, diskutieren Sie auch deren Wohldefiniertheit und Existenz.

b) Berechnen Sie die Wahrscheinlichkeit für die folgenden Ereignisse:

i) [3 Pkt] Beim Werfen der Münze fällt 5-mal 'Zahl' unter der Bedingung, dass eine 6 gewürfelt wurde,

ii) [3 Pkt] Beim Werfen der Münze fällt 5-mal 'Zahl',

iii) [2 Pkt] Es wurde eine 6 gewürfelt unter der Bedingung, dass beim Werfen der Münze 5-mal 'Zahl' fällt.

a) $\Omega = [6] \times \{0,1\}^6$

$X: \Omega \rightarrow \{0, \dots, 6\}$ misst Anzahl an Kopf

$(w, m_1, \dots, m_6) \mapsto \sum_{n=1}^w m_n$

P gleichverteilt
 \Rightarrow Raum ist $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega), P)$

$Y: \Omega \rightarrow [1]$ misst Würfelwurf
 $(w, m_1, \dots, m_6) \mapsto w$

$\underline{P = \dots}$, Bilden Sie X, Y

b) i) $P(X=5 | Y=6) = \binom{6}{5} \left(\frac{1}{2}\right)^5 = \frac{3}{32}$

ii) $P(X=5) = P(X=5 | Y=5)P(Y=5) + P(X=5 | Y=6)P(Y=6)$

$\frac{3}{32} \cdot \frac{1}{6} + \frac{1}{64} \cdot \frac{1}{6} = \frac{1}{96} + \frac{1}{64} = \frac{5}{192}$

iii) $P(Y=6 | X=5) = \frac{P(X=5 | Y=6)P(Y=6)}{P(X=5)} = \frac{\frac{3}{32} \cdot \frac{1}{6}}{\frac{5}{192}} = \frac{3}{5}$

Bayes $\frac{3}{32} \cdot \frac{1/6}{5/192} = \frac{3}{32} \cdot \frac{64}{5} = \frac{6}{5}$