

Matematiikan ja tilastotieteen laitos
 Stokastiset differentiaaliyhtälöt
 Ratkaisuehdotelma Harjoitukseen 5

1. Näytä, että $X_t := B_t^3 - 3tB_t$ on martingaali Brownin liikkeen B historian suhteen.

Ratkaisuehdotus: Tiedämme jo, että B_t ja $Y_t := B_t^2 - t$ ovat martingaaleja. Kummassakin osoitus perustui siihen, että integroitavuus ja adaptoituvuus on selviä ja tämä pitää paikkaansa myös tässä tilanteessa, sillä

$$\mathbf{E} |X_t| \leq \mathbf{E} |B_t^3| + t\mathbf{E} |B_t| = t^{3/2}(\mathbf{E} |B_1^3| + \mathbf{E} |B_1|) < \infty,$$

sillä normaalijakautuneella satunnaismuuttujalla on kaikki momentit äärellisiä.

Edelleen martingaaliominaisuuden osoittamisessa halusimme käyttää hyväksi liisäysten riippumattomuutta, sekä tietoa niiden jakaumasta. Kuten aiemminkin, olettamme seuraavassa, että $t > s$. Koska Brownin liikkeen lisäykset ovat riippumattomia ja samoin jakautuneita, niin

$$\mathbf{E} ((B_t - B_s)^3 | \mathcal{H}_s) = \mathbf{E} (B_t - B_s)^3 = \mathbf{E} B_{t-s}^3 = 0$$

sillä keskitetyn (eli nollakeskiarvoisen) normaalijakautuneen satunnaismuuttujan parittomien potenssien odotusarvo on aina nolla, sillä pariton potenssi on pariton funktio ja keskitetyn normaalijakautuneen satunnaismuuttujan tiheysfunktio on parillinen.

Koska $(x - y)^3 = x^3 - 3x^2y + 3xy^2 - y^3$, niin olemme päätelleet, että

$$\mathbf{E} (B_t^3 | \mathcal{H}_s) - 3B_s\mathbf{E} (B_t^2 | \mathcal{H}_s) + 3B_s^2\mathbf{E} (B_t | \mathcal{H}_s) - B_s^3 = 0$$

Koska (B_t) on martingaali, niin $\mathbf{E} (B_t | \mathcal{H}_s) = B_s$, joten

$$\mathbf{E} (B_t^3 | \mathcal{H}_s) - 3B_s\mathbf{E} (B_t^2 | \mathcal{H}_s) + 3B_s^3 - B_s^3 = 0$$

Koska $Y_t = B_t^2 - t$ on martingaali, niin $\mathbf{E} (Y_t | \mathcal{H}_s) = \mathbf{E} (B_t^2 | \mathcal{H}_s) - t = Y_s = B_s^2 - s$. Siispä $\mathbf{E} (B_t^2 | \mathcal{H}_s) = B_s^2 + t - s$, joten

$$\mathbf{E} (B_t^3 | \mathcal{H}_s) - 3B_s(B_s^2 + t - s) + 3B_s^3 - B_s^3 = 0$$

Siispä

$$\mathbf{E}(X_t | \mathcal{H}_s) = \mathbf{E}(B_t^3 - 3tB(t) | \mathcal{H}_s) = B_s^3 + 3B_s(t-s) - 3tB_s = X_s$$

Tämä osoittaa väitteen.

2. Näytä, että pysäytetty prosessi $X^\tau(t) = X(\tau \wedge t)$ on (\mathcal{F}_t) -martingaali jos ja vain jos X^τ on $(\mathcal{F}_{t \wedge \tau})$ -martingaali.

Ratkaisuehdotus: Integroituvuusehto ei ota kantaa filtraatioon, joten sitä ei tarvitse erikseen miettiä. Lisäksi $X^\tau(t) = X(\tau \wedge t)$ on $\mathcal{F}_{t \wedge \tau}$ -mitallinen (ainakin, jos se on càdlàg, minkä voimme olettaa). Tiedämme edellisen laskuharjoituksen perusteella, että $\mathcal{F}_{t \wedge \tau} \subset \mathcal{F}_t$, joten X^τ on sekä $(\mathcal{F}_{t \wedge \tau})$ -adaptoitu että (\mathcal{F}_t) -adaptoitu.

\implies *suunta:* Koska $\mathcal{F}_{t \wedge \tau} \subset \mathcal{F}_t$, niin

$$\mathbf{E}(X^\tau(t) | \mathcal{F}_{s \wedge \tau}) = \mathbf{E}(\mathbf{E}(X^\tau(t) | \mathcal{F}_s) | \mathcal{F}_{s \wedge \tau})$$

Koska X^τ on (\mathcal{F}_t) -martingaali, niin aina, kun $t > s$, on voimassa

$$\mathbf{E}(X^\tau(t) | \mathcal{F}_{s \wedge \tau}) = \mathbf{E}(\mathbf{E}(X^\tau(t) | \mathcal{F}_s) | \mathcal{F}_{s \wedge \tau}) = \mathbf{E}(X^\tau(s) | \mathcal{F}_{s \wedge \tau}) = X^\tau(s),$$

sillä X^τ on $(\mathcal{F}_{s \wedge \tau})$ -adaptoitu. Siispä X^τ on tällöin myös $(\mathcal{F}_{t \wedge \tau})$ -martingaali.

\Leftarrow *suunta:* Oletamme, että $t > s$ ja että X^τ on $(\mathcal{F}_{t \wedge \tau})$ -martingaali. Jos $t \wedge \tau = s \wedge \tau$ eli $\tau \leq s < t$, niin

$$\begin{aligned} [\tau \leq s] \mathbf{E}(X^\tau(t) | \mathcal{F}_s) &= \mathbf{E}([\tau \leq s] X^\tau(\tau) | \mathcal{F}_s) = \mathbf{E}([\tau \leq s] X^\tau(s) | \mathcal{F}_s) \\ &= [\tau \leq s] X^\tau(s) \end{aligned}$$

missä ensimmäisessä kohdassa käytimme hyväksi sitä, että $[\tau \leq s]$ on \mathcal{F}_s -mitallinen ja viimeisessä kohdassa sitä, että $X^\tau(s)$ on myös \mathcal{F}_s -mitallinen. Jäljelle jää mahdollisuus, että $s < \tau$. Tällöin $s \wedge \tau = s$, joten ainakin heuristisesti on selvää, että $\mathcal{F}_s = \mathcal{F}_{s \wedge \tau}$. Tällöin ainakin heuristisesti pitäisi olla

$$[s < \tau] \mathbf{E}(X^\tau(t) | \mathcal{F}_s) = [s < \tau] \mathbf{E}(X^\tau(t) | \mathcal{F}_{s \wedge \tau}) = [s < \tau] X^\tau(s)$$

koska X^τ on $(\mathcal{F}_{s \wedge \tau})$ -martingaali. Yhdistämällä nämä tapaukset väite seuraisi. Tässä on siis enää yksi mutta eli voimmeko jättää sanan *heuristisesti* pois. Edellisessä ”päätelmässä” jälkimmäinen yhtäsuuruus on voimassa oletuksen nojalla. Haluamme

siten osoittaa, että ensimmäinen yhtäsuuruuskin pätee eli koko väite seuraa, kunhan osoitamme, että identiteetti

$$[s < \tau] \mathbf{E} (X^\tau(t) | \mathcal{F}_s) = [s < \tau] \mathbf{E} (X^\tau(t) | \mathcal{F}_{s \wedge \tau})$$

on voimassa. Huomaamme, että satunnaismuuttujalla $X^\tau(t)$ ei juurikaan ole osaa, eikä arpaa tässä, joten osoitamme yleisemmän identiteetin

$$[s < \tau] \mathbf{E} (Z | \mathcal{F}_s) = [s < \tau] \mathbf{E} (Z | \mathcal{F}_{s \wedge \tau})$$

kun Z on integroitava satunnaismuuttuja. Soveltamalla monotonisen suppenemisen argumenttia, tiedämme, että voimme olettaa, että Z on rajoitettu satunnaismuuttuja. Koska $\mathcal{F}_{s \wedge \tau} \subset \mathcal{F}_s$, niin

$$[s < \tau] \mathbf{E} (Z | \mathcal{F}_{s \wedge \tau}) = [s < \tau] \mathbf{E} (\mathbf{E} (Z | \mathcal{F}_s) | \mathcal{F}_{s \wedge \tau})$$

joten jos $Y := \mathbf{E} (Z | \mathcal{F}_s)$, niin haluamme identiteetti voidaan kirjoittaa muodossa

$$[s < \tau] Y = [s < \tau] \mathbf{E} (Y | \mathcal{F}_{s \wedge \tau}) = \mathbf{E} ([s < \tau] Y | \mathcal{F}_{s \wedge \tau}) .$$

Tässä käytimme hyväksi sitä, että tapahtuma $\{\tau > s\} \in \mathcal{F}_{s \wedge \tau}$. Näytämme tämän päätelmän tarkasti todistuksen lopussa. Koska tiedämme, että Y on \mathcal{F}_s -mitallinen, niin olemme päättelleet, että riittää osoittaa, että

$$W = \mathbf{E} (W | \mathcal{F}_{s \wedge \tau}) ,$$

kun $W = [s < \tau] Y$ ja Y on \mathcal{F}_s -mitallinen ja rajoitettu. Tämä on toisaalta yhtäpitävää sen kanssa, että W on $\mathcal{F}_{s \wedge \tau}$ -mitallinen. Käyttämällä edelleen monotonisen suppenemisen argumenttia, riittää siis korvata Y vapaasti valitun tapahtuman $A \in \mathcal{F}_s$ indikaattorilla, ja osoittaa, että tällöin

$$W = [s < \tau] Y = [s < \tau \text{ ja } A] =: [B]$$

on $\mathcal{F}_{s \wedge \tau}$ -mitallinen. Huomaamme, että jos $A = \Omega$, niin tällöin osoitamme samalla, että $\{s < \tau\} \in \mathcal{F}_{s \wedge \tau}$, mitä käytimme jo aiemmin päättelyssä.

Määritelmän nojalla tapahtuma $B \in \mathcal{F}_{s \wedge \tau}$, jos jokaisella $t \in T$ on voimassa, että $C_t := \{s \wedge \tau \leq t \text{ ja } B\} \in \mathcal{F}_t$. Olkoon siis $t \in T$ annettu. Nyt

$$C_t = \{s \wedge \tau \leq t \text{ ja } B\} = \{s \leq t, s < \tau, \text{ ja } A\}$$

Kun $t < s$, niin $C_t = \emptyset$ on mahdoton tapahtuma, joten ainakin tällöin $C_t \in \mathcal{F}_t$. Kun $t \geq s$, niin

$$C_t = \{s < \tau \text{ ja } A\} \in \mathcal{F}_s \subset \mathcal{F}_t$$

Siispä $B \in \mathcal{F}_{s \wedge \tau}$ ja koko väite lopulta seuraa.

3. Näytä suoraan optionaalisen pysäyttämisen lauseen avulla, että jos X on càdlàg (\mathcal{F}_t) -martingaali ja τ rajoitettu (\mathcal{F}_t) -pysähdysaika, niin X^τ on $(\mathcal{F}_{t \wedge \tau})$ -martingaali. Päättele sitten Lemma 4.19 tämän avulla.

Ratkaisuehdotus: Optionaalisen pysäyttämisen lauseen nojalla tiedämme, että jos $s \wedge \tau < t \wedge \tau$, niin $\mathbf{E} X^\tau(t)$ on integroituva ja

$$\mathbf{E} (X^\tau(t) | \mathcal{F}_{t \wedge \tau}) = X^\tau(s)$$

Koska adaptoituvuus seuraa luentojen Lauseesta 3.29, niin olemme osoittaneet, että X^τ on $(\mathcal{F}_{t \wedge \tau})$ -martingaali. Nyt edellisen tehtävän nojalla X^τ on myös (\mathcal{F}_t) -martingaali ja koko tehtävä on siten valmis.

4. Olkoon (X_n) jono riippumattomia eksponenttijakautuneita satunnaismuuttujia parametrilla c (eli $X_n \sim \text{Exp}(c)$). Asetaan

$$S_n = \sum_{k=0}^n X_k$$

ja jokaisella $t \geq 0$ asetamme edelleen

$$N_t = \sum_{n=0}^{\infty} [S_n \leq t].$$

Prosessia N_t nimitetään Poissonin prosessiksi. Näytä, että

- i)* prosessilla N_t on riippumattomat lisäykset ja lisäykset $N(t) - N(s) \sim \text{Poisson}(c(t-s))$ kun $t > s$.
- ii)* Näytä, että $N_t - ct$ on martingaali Poissonin prosessin historian suhteen.
- iii)* Näytä, että $(N_t - ct)^2 - ct$ on myös martingaali Poissonin prosessin historian suhteen.

Ratkaisuehdotus: Osoitamme ensin kohdat *ii*) ja *iii*) sillä ne ovat helpommat. Oikeastaan tehtävä olisikin voinut olla pelkkä *ii*) ja *iii*) kun *i*) tunnetaan.

Kun $Z \sim \text{Poisson}(\lambda)$, niin

$$\mathbf{P}(Z = k) = [k \geq 0] \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}.$$

Siispä

$$\mathbf{E} Z = \sum_{k \geq 1} \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{(k-1)!} = \lambda \sum_{k \geq 0} \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!} = \lambda \mathbf{P}(Z \geq 0) = \lambda$$

ja

$$\mathbf{E} Z(Z-1) = \sum_{k \geq 2} \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{(k-2)!} = \lambda^2$$

Siispä $\mathbf{E} Z^2 = \mathbf{E} Z(Z-1) + \mathbf{E} Z = \lambda(\lambda + 1)$.

Kohta ii) Merkitään $M(t) := N(t) - ct$. Adaptoituvuus on selviö, sillä jokainen prosessi on adaptoitu historiansa suhteen. Integroituvuus seuraa siitä, että $\mathbf{E} |M(t)| \leq ct + \mathbf{E} N(t) = 2ct$ kohdan *i*) tiedon ja edellisten laskujen perusteella. Oletamme nyt, että $t > s$ ja laskemme ensin, mitä on

$$\mathbf{E}(N(t) - N(s) | \mathcal{H}_s) = \mathbf{E} N(t) - N(s) = c(t - s).$$

Ensimmäinen identiteetti seuraa siitä, että Poissonin prosessin lisäykset ovat riippumattomia ja toinen siitä, että ne ovat Poisson-jakautuneita. Koska toisaalta

$$\mathbf{E}(N(t) - N(s) | \mathcal{H}_s) = \mathbf{E}(M(t) | \mathcal{H}_s) + ct - N(s),$$

niin $\mathbf{E}(M(t) | \mathcal{H}_s) = N(s) - ct + c(t - s) = M(s)$, joten M on martingaali.

Kohta iii) Merkitään $L(t) := M(t)^2 - ct$. Prosessin L adaptoituvuus ja integroituvuus ovat selviä. Integroituvuus seuraa siitä, että $\mathbf{E} M(t)^2 \leq 2(c^2 t^2 + \mathbf{E} N(t)^2) < \infty$. Kuten edellä, haluamme laskea, mitä on $\mathbf{E}(M(t)^2 | \mathcal{H}_s)$. Nyt

$$M(t)^2 = (N(t) - ct)^2 = (N(t) - ct)(N(s) - ct) + (N(t) - N(s))(N(t) - ct) =: I + J$$

Koska $N(s) - ct$ on \mathcal{H}_s -mitallinen ja $N(t) - ct$ on martingaali, niin

$$\begin{aligned} \mathbf{E}(I | \mathcal{H}_s) &= \mathbf{E}((N_t - ct)(N_s - ct) | \mathcal{H}_s) = (N_s - cs)(N_s - ct) = M_s(N_s - ct) \\ &= M_s(M_s + c(s - t)) \end{aligned}$$

Nyt jälkimmäinen termi J voidaan edelleen jakaa osiin

$$J = (N(t) - N(s))(N(t) - ct) = (N(t) - N(s))(N(s) - ct) + (N(t) - N(s))^2 =: J_1 + J_2.$$

Ensimmäiseen termiin käytämme aiempaa laskua $\mathbf{E}(N_t - N_s | \mathcal{H}_s) = c(t - s)$ ja mitallisuutta, joten

$$\mathbf{E}(J_1 | \mathcal{H}_s) = \mathbf{E}((N_t - N_s)(N_s - ct) | \mathcal{H}_s) = c(t-s)(N_s - ct) = c(t-s)(M_s + c(s-t))$$

Toiseen käytämme lisäysten riippumattomuutta, joten

$$\mathbf{E}(J_2 | \mathcal{H}_s) = \mathbf{E}(N_t - N_s)^2 = c(t-s) \times (1 + c(t-s))$$

Laskemalla kaikki yhteen, olemme saaneet näytettyä, että

$$\begin{aligned} \mathbf{E}(M_t^2 | \mathcal{H}_s) &= M_s^2 + M_s c(s-t) + c(t-s)M_s - c^2(t-s)^2 + c(t-s) + c^2(t-s)^2 \\ &= M_s^2 + c(t-s) = L_s + ct \end{aligned}$$

Viemällä termin ct vasemmalle puolelle olemme päättelleet, että $\mathbf{E}(L(t) | \mathcal{H}_s) = L(s)$, joten kohta *iii*) seuraa.

Kohta i) Tämä tehtävä on hieman turhan haastava joten sitä ei olisi pitänyt laittaa lainkaan mukaan. Lähinnä kyseessä on teorian lisä, joka antaa malliesimerkin ei-jatkuvasta martingaalista. Näitä emme kurssilla muuten käsittele, mutta on hyvä nähdä ainakin yksi esimerkki tällaisista. Koetehtäväksi tämä ei todellakaan sovellu, joten sitä ei tarvitse yrittää opetella koetta varten. Olisi hyvä piirtää kuva Poissonin prosessista, jotta sen poluista saisi paremman kuvan. Sanallisesti $N_t = 0$, kun $0 \leq t < X_0 = S_0$. Ajanhetkellä $S_0 = X_0$, prosessi hyppää arvoon 1 ja $N_t = 1$, kun $S_0 \leq t < S_1$. Yleisesti $N_t = k$, kun $S_{k-1} \leq t < S_k$. Erityisesti N_t on càdlàg prosessi, mutta ei jatkuva.

Osoitamme aivan aluksi, että Poissonin prosessin lisäykset ovat samoinjakautuneet ja riippumattomat. Toisin sanoen haluamme näyttää, että

$$\mathbf{P}(N(t_j) - N(t_{j-1}) = k_j \text{ kun } j = 1, \dots, m) = \prod_{j=1}^m \mathbf{P}(N(t_j - t_{j-1}) = k_j)$$

kun $0 = t_0 < t_1 < \dots < t_m$ ja $k_j \in \mathbb{N}$. Osoitamme väitteen induktiolla luvun $l = m$ suhteen. Jos $l = 1$, niin väite on selviö, sillä $N(0) = 0$ melkein varmasti. Oletamme nyt, että väite on voimassa, kun $l = m - 1$ ja osoitamme väitteen tapauksessa $l = m$.

Koska tunnemme suoraan vain satunnaismuuttujien X_k jakaumat, niin esitämme nämä tapahtumat suoraan satunnaismuuttujien X_k avulla. Nyt

$$\begin{aligned} &\{N(t_j) - N(t_{j-1}) = k_j \text{ kun } j = 1, \dots, m\} \\ &= \{N(t_j) = \sum_{l=1}^j k_l =: K_j \text{ kun } j = 1, \dots, m\} \\ &= \{S(K_j - 1) \leq t_j < S(K_j) \text{ kun } j = 1, \dots, m\} \end{aligned}$$

Haluamme käyttää riippumattomuutta apuna, joten vähennämme epäyhtälöistä termin $S(K_1 - 1) = S(k_1 - 1) =: S$. Käytämme apumerkintöjä $U := t_1 - S$ ja kun $1 = 2, \dots, m$ niin merkitsemme $Z(j) + T := S(K_j) - S$, missä $T := S(K_1) - S = X(k_1)$. Edelleen merkitsemme vielä, että $W(j) := Z(j) - X(K_j) = S(K_j - 1) - S$. Mitä tästä on oikein hyötyä? Ensinnäkin $U \perp\!\!\!\perp \{T, Z_0, \dots, Z_{m-1}\}$ ja $t_j - S = t_j - t_1 + U =: r_j + U$, joten

$$\begin{aligned} & \{N(t_j) - N(t_{j-1}) = k_j \text{ kun } j = 1, \dots, m\} \\ & = \{0 \leq U < T, \text{ ja } W(j) + T \leq r_j + U < Z(j) + T \text{ kun } j = 2, \dots, m\} \\ & =: \{0 \leq U < T\} \cap B(U, T) \end{aligned}$$

Vieläkään ei ole ehkä täysin selvää, mitä hyötyä tästä on. Jos katsomme tapahtumaa $B(U, T)$ kun $U = 0$ (eli kuvittelemme, että $B(U, T)$ on kuvaus satunnaismuuttujalta tapahtumille) niin kulkemalla edellinen päättely taaksepäin ja käyttämällä merkintää $\widehat{S}_n = X_{k_1+1} + \dots + X_{k_1+1+n}$ ja vastaavaa merkintää tämän avulla määritellylle Poissonin prosessille, päättelemme, että

$$\begin{aligned} B(0, T) & = \{W(j) + T \leq r_j < Z(j) + T \text{ kun } j = 2, \dots, m\} \\ & = \{\widehat{S}(K_j - k_1 - 1) \leq r_j < \widehat{S}(K_j - k_1) \text{ kun } j = 2, \dots, m\} \\ & = \{\widehat{N}(r_j) = K_j - k_1 \text{ kun } j = 2, \dots, m\} \\ & = \{\widehat{N}(r_j) = \sum_{l=2}^j k_l \text{ kun } j = 2, \dots, m\} \\ & = \{\widehat{N}(r_j) - \widehat{N}(r_{j-1}) = k_j \text{ kun } j = 2, \dots, m\} \end{aligned}$$

Siispä $\mathbf{P}(B(0, T)) = \mathbf{P}(N(r_j) - N(r_{j-1}) = k_j \text{ kun } j = 2, \dots, m)$, joten päättelemmä induktiivisesti voisimme tästä saada väitteen.

Jotta saisimme satunnaismuuttujan U poistettua käytämme hyväksi riippumattomuutta. Tätä sovellamme seuraavan kaavan avulla, joka sanoo, että jos $f(x, y)$ on mitallinen ja rajoitettu ja $X \perp\!\!\!\perp Y$, niin

$$\mathbf{E} f(X, Y) = \mathbf{E} g(X)$$

missä $g(x) = \mathbf{E} f(x, Y)$. Tämän kaavan johto on tavallinen monotonisen laajennuksen käyttö. Väite osoitetaan ensin tilanteessa, kun $f(x, y) = [x \in A, y \in B]$ ja sitten osoitetaan, että joukko

$$\mathcal{L} = \{ f : f \text{ rajoitettu ja mitallinen, jolle } \mathbf{E} f(X, Y) = \mathbf{E} g(X) \}$$

on lineaarinen ja suljettu monotonisen suppenemisen suhteen. Tällöin edellisessä harjoituksissa ollut Doobin $\pi - \lambda$ -lause ja monotoninen suppeneminen näyttävät, että \mathcal{L} sisältää kaikki rajoitetut ja mitalliset funktiot.

Kuinka käytämme kaavaa? No, laskemme sen avulla, että

$$\mathbf{E}[0 \leq U < T][B(U, T)] = \mathbf{E}G(U)[U \geq 0]$$

missä

$$\begin{aligned} G(u) &= \mathbf{E}[u < T \text{ ja } W(j) + T \leq r_j + u < Z(j) + T \text{ kun } j \geq 2] \\ &=: \mathbf{E}[V > 0][W(j) + V \leq r_j < Z(j) + V \text{ kun } j \geq 2] \end{aligned}$$

kun $V := T - u$. Olemme siis jo lähellä tavoitetta, sillä nyt olemme päätyneet tapahtumaan $B(V, 0)$. Tosin jouduimme muuttamaan satunnaismuuttujan T satunnaismuuttujaksi V , joten kaikki ei ole vielä ihan valmista. Koska $T = X(k_1)$ ja jokainen $W(j)$ ja $Z(j)$ ovat summia satunnaismuuttujista $X_{k_1+1}, \dots, X_{K_m}$, niin T on riippumaton satunnaismuuttujaperheestä $\{W(2), Z(2), \dots, W(m), Z(m)\}$. Siispä voimme edelleen käyttää riippumattomuuskaavaamme, ja voimme kirjoittaa

$$G(u) = \mathbf{E}[V > 0]B(0, V) =: \mathbf{E}[V > 0]H(V),$$

missä

$$H(v) = B(0, v) = \mathbf{E}[W(j) + v \leq r_j < Z(j) + v \text{ kun } j \geq 2].$$

Nyt muutamme satunnaismuuttujan V satunnaismuuttujaksi T muuttujan vaihdolla. Koska $T \sim \text{Exp}(c)$, niin sen tiheysfunktio on $f_T(v) = ce^{-cv}$. Koska $\mathbf{P}(V \leq v) = \mathbf{P}(T \leq v + u)$, niin $f_V(v) = f_T(v + u) = e^{-cu}f_T(v)$. Siten

$$G(u) = \int_0^\infty H(v)f_V(v)dv = e^{-cu} \int_0^\infty H(v)f_T(v)dv = e^{-cu}\mathbf{E}B(0, T).$$

Siispä olemme näyttäneet, että

$$G(u) = e^{-cu}\mathbf{P}(N(r_j) - N(r_{j-1}) = k_j \text{ kun } j = 2, \dots, m)$$

Induktio-oletuksen nojalla

$$\begin{aligned} P := \mathbf{P}(N(r_j) - N(r_{j-1}) = k_j \text{ kun } j = 2, \dots, m) &= \prod_{j=2}^m \mathbf{P}(N(r_j - r_{j-1}) = k_j) \\ &= \prod_{j=2}^m \mathbf{P}(N(t_j - t_{j-1}) = k_j) \end{aligned}$$

sillä $r_j - r_{j-1} = (t_j - t_1) - (t_{j-1} - t_1)$. Väitteen osoittamiseksi on siten näytettävä, että

$$\mathbf{E}G(U)[U \geq 0] = P \times \mathbf{E}e^{-cU}[U \geq 0] = P \times \mathbf{P}(N(t_1) = k_1)$$

eli että

$$\mathbf{E}g(U) = \mathbf{E}e^{-cU}[U \geq 0] = \mathbf{P}(N(t_1) = k_1)$$

Tehtävä helpottuu huomattavasti, kun muistamme, mistä termi e^{-cu} tuli. Se seurasi muuttujan V vaihdosta muuttujaksi T , joten havaitsemme, että $e^{-cu} = \mathbf{P}(T > u)$. Jos siis $f(u, v) := [v > u \geq 0]$, niin $g(u) = \mathbf{E}f(u, T) = \mathbf{P}(T > u)[u \geq 0]$, joten riippumattomuuskaavan nojalla

$$\begin{aligned} \mathbf{E}g(U) &= \mathbf{E}f(U, T) = \mathbf{P}(T > U \geq 0) = \mathbf{P}(T + S > t_1 \geq S) \\ &= \mathbf{P}(S(k_1 - 1) \leq t_1 < S(k_1)) = \mathbf{P}(N(t_1) = k_1) \end{aligned}$$

Tämä osoittaaakin väitteen induktioperiaatteen nojalla.

Haluamma vielä osoittaa, että $N(t) \sim \text{Poisson}(ct)$. Havaitsemme, että tapahtuma $\{N(t) \geq k + 1\}$ on sama kuin tapahtuma $\{S_k \leq t\}$. Tämä siksi, että jos $S_k \leq t$, niin $S_0 < \dots < S_k \leq t$, joten $N_t \geq k + 1$. Toisaalta, jos $N_t \geq k + 1$, niin yllä olevan perusteella $S_j \leq t$ tulee olla voimassa ainakin $k + 1$ eri j :n arvolla. Siispä $S_k \leq t$.

Saamme siten satunnaismuuttujan $N(t)$ jakauman, jos määräämme satunnaismuuttujien S_k jakaumat. Voimme myös huomata, että

$$\mathbf{P}(N_t = k) = \mathbf{P}(N_t \geq k) - \mathbf{P}(N_t \geq k + 1) = \mathbf{P}(S_{k-1} \leq t) - \mathbf{P}(S_k \leq t)$$

mikä on voimassa kaikilla $k \geq 1$. Kun $k = 0$, niin $S_0 = X_0 \sim \text{Exp}(c)$. Kun $k = 1$, niin $S_1 = X_0 + X_1$. Tämä on kahden riippumattoman eksponenttijakautuneen satunnaismuuttujan summa, joten se Gamma-jakautunut. Satunnaismuuttuja Z on Gamma-jakautunut, jos sen tiheysfunktio on muotoa

$$f_Z(t) = [t > 0]e^{-\lambda t} \frac{\lambda^k t^{k-1}}{(k-1)!} = [t > 0]\lambda e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^{k-1}}{\Gamma(k)}$$

jollakin $k \geq 1$ ja $\lambda > 0$. Riippuen lähteestä, merkitään $Z \sim \Gamma(k, \lambda)$ tai $Z \sim \Gamma(k, 1/\lambda)$, mutta meille ei tällä erolla ole väliä. Käytämme siksi ensimmäistä merkintää.

Havaitsemme siten, että $\text{Exp}(c)$ -jakautunut satunnaismuuttuja on $\Gamma(1, c)$ -jakautunut (tai jos tämä häiritsee, niin $\Gamma(1, 1/c)$ -jakautunut). Kahden riippumattoman Gamma-jakautuneen satunnaismuuttujan summa on Gamma-jakautunut. Jos $Z_1 \sim \Gamma(m, \lambda)$ ja $Z_2 \sim \Gamma(n, \lambda)$ ja $Z_1 \perp\!\!\!\perp Z_2$, niin $Z_1 + Z_2 \sim \Gamma(n + m, \lambda)$. Osoitamme tämän

tehtävän lopussa, mutta tämä tieto löytyy myös monesta tilastotieteen kurssin tiedoista sekä todennäköisyyslaskennan kursseilta. Tiedämme siis että $S_0 \sim \Gamma(1, c)$ ja $S_1 = X_0 + X_1 \sim \Gamma(2, c)$. Jos teemme induktio-oletuksen, että $S_k \sim \Gamma(k + 1, c)$, niin $S_{k+1} = S_k + X_{k+1}$, joten $S_{k+1} \sim \Gamma(k + 2, c)$.

Olemme siten päättelleet, että jokaisella $k \in \mathbb{N}$ satunnaismuuttuja $S_k \sim \Gamma(k+1, c)$, joten todennäköisyys $\mathbf{P}(N(t) = k) = \mathbf{P}(N(t) \geq k) - \mathbf{P}(N(t) \geq k + 1)$ saadaan nyt laskettua. Koska

$$\mathbf{P}(N(t) \geq k) - \mathbf{P}(N(t) \geq k + 1) = \mathbf{P}(S_{k-1} \leq t) - \mathbf{P}(S_k \leq t),$$

ja kun $k \geq 1$

$$\mathbf{P}(S_k \leq t) = \frac{c^{k+1}}{k!} \int_0^t x^k e^{-cx} dx = -\frac{c^k}{k!} \int_0^t x^k de^{-cx} = -\frac{c^k t^k e^{-ct}}{k!} + \mathbf{P}(S_{k-1} \leq t).$$

Siispä $\mathbf{P}(N_t = k) = c^k t^k e^{-ct} / k!$ eli $N_t \sim \text{Poisson}(ct)$.

Toinen hyvä tapa määrätä tämä jakauma on johtaa funktiolle $p_k(t) = \mathbf{P}(N_t = k)$ yhtälö. Koska

$$\begin{aligned} p_k(t+h) &= \sum_{j=0}^k \mathbf{P}(N(t) = j, N(t+h) = k) \\ &= \sum_{j=0}^k \mathbf{P}(N(t) = j) \mathbf{P}(N(t+h) - N(t) = k - j | N(t) = j) \\ &= \sum_{j=0}^k p_j(t) \mathbf{P}(N(h) = k - j) \end{aligned}$$

Kun $k = j$, niin $\mathbf{P}(N(h) = 0) = \mathbf{P}(X_0 > h) = e^{-ch} = 1 - ch + \mathcal{O}h^2$. Edelleen $\mathbf{P}(N(h) = 1) = \mathbf{P}(X_0 \leq h < X_0 + X_1) = \mathbf{E}g(X_0)$, kun

$$g(u) = [u \leq h] \mathbf{P}(h - u < X_1) = e^{-c(h-u)} [u \leq h] = (1 + \mathcal{O}h)[u \leq h].$$

Siispä

$$\mathbf{P}(N(h) = 1) = \mathbf{P}(X_0 \leq h)(1 + \mathcal{O}h) = (1 - e^{-ch})(1 + \mathcal{O}h) = ch + \mathcal{O}h^2$$

Kun $m := k - j \geq 2$, niin $\mathbf{P}(N(h) = m) \leq \mathbf{P}(X_0 + \dots + X_{m-1} \leq h) \leq \mathbf{P}(X_0 \leq h)^m = \mathcal{O}h^m$. Olemme siis päättelleet, että

$$p_k(t+h) = p_k(t)(1 - ch) + p_{k-1}(t)ch + \mathcal{O}h^2$$

Viemällä $p_k(t)$ vasemalle puolella ja jakamalla h :lla havaitsemme, että

$$\frac{p_k(t+h) - p_k(t)}{h} = -c(p_k(t) - p_{k-1}(t)) + \mathcal{O}h.$$

Kun $h \rightarrow 0$, niin päättelemme tästä, että

$$p'_k(t) = -c(p_k(t) - p_{k-1}(t)).$$

Lisäksi tiedämme, että $p_k(0) = \mathbf{P}(N(0) = k) = [k = 0]$. Ratkaisemme ensin helppomman yhtälön

$$p'_k(t) = -cp_k(t)$$

jonka yleinen ratkaisu on $p_k(t) = Ce^{-ct}$. Vakioiden variointitekniin mukaan, teemme yrittien $p_k(t) = C_k(t)e^{-ct}$. Derivoimalla saamme, että

$$p'_k(t) = C'_k(t)e^{-ct} - cp_k(t) = c(p_{k-1}(t) - p_k(t))$$

joten saamme yhtälön $C'_k(t)e^{-ct} = cp_{k-1}(t) = cC_{k-1}(t)e^{-ct}$, joten $C'_k(t) = cC_{k-1}(t)$. Koska $p_0(t) = \mathbf{P}(X_0 > t) = e^{-ct}$, niin $C_0(t) = 1$. Tästä päättelemme, että

$$C_1(t) = ct + a.$$

Koska $p_1(0) = 0 = C_1(0)$, niin $a = 0$ ja siis $C_1(t) = ct$. Jatkamalla havaitsemme, että $C_2(t) = \frac{1}{2}c^2t^2 + a$, mutta taas $C_2(0) = 0$ joten $a = 0$. Jos oletamme, että $C_k(t) = (ct)^k/k!$, niin $C_{k+1}(t) = (ct)^{k+1}/(k+1)! + a$ ja koska $C_{k+1}(0) = p_{k+1}(0) = 0 = a$, niin jokaisella $k \in \mathbb{N}$ on voimassa, että $C_k(t) = (ct)^k/k!$ ja siten

$$\mathbf{P}(N_t = k) = e^{-ct} \frac{(ct)^k}{k!}$$

5. Olkoon (X_n) alimartingaali ja olkoon $X_k^* = \sup_{j \leq k} X_j$. Näytä optionaalisen pysäyttämisen lauseen avulla, että

$$\lambda \mathbf{P}(X_n^* \geq \lambda) \leq \mathbf{E}(X_n [X_n^* \geq \lambda]) \leq \mathbf{E}(|X_n| [X_n^* \geq \lambda])$$

jokaisella $\lambda > 0$. Päättele tästä ensimmäinen osa Doobin epäyhtälöstä. Käyttämällä identiteettiä

$$x^p = p \int_0^x \lambda^{p-1} d\lambda$$

päättele, että positiivisille alimartingaaleille (X_n) on voimassa

$$\mathbf{E} (X_n^* \wedge k)^p \leq \frac{p}{p-1} \mathbf{E} |X_n| (X_n^* \wedge k)^{p-1}$$

Päättele Doobin L^p -maksimaaliepäyhtälö tästä Hölderin epäyhtälön

$$\mathbf{E} |XY| \leq (\mathbf{E} |X|^p)^{1/p} (\mathbf{E} |Y|^q)^{1/q}$$

avulla. Parametri q Hölderin epäyhtälössä toteuttaa yhtälön $\frac{1}{q} + \frac{1}{p} = 1$.

Ratkaisuehdotus: Olkoon $\tau = \inf\{k \leq n : X_k \geq \lambda\} \wedge n$. Tämä on pysähdyshetki ja $\tau \in \{0, 1, \dots, n\}$. Optionaalisen pysäyttämisen lauseen nojalla

$$\mathbf{E} X_\tau \leq \mathbf{E} X_n = \mathbf{E} X_n [X_n^* \geq \lambda] + \mathbf{E} X_n [X_n^* < \lambda]$$

Jos $X_n^* < \lambda$, niin $\tau = n$, joten

$$\mathbf{E} X_\tau \leq \mathbf{E} X_n [X_n^* \geq \lambda] + \mathbf{E} X_\tau [X_n^* < \lambda]$$

Vähentämällä nyt jälkimmäinen termi puolittain saamme

$$\mathbf{E} X_\tau [X_n^* \geq \lambda] \leq \mathbf{E} X_n [X_n^* \geq \lambda]$$

Kun $X_n^* \geq \lambda$, niin $X_\tau \geq \lambda$ määritelmän nojalla. Siispä

$$\lambda \mathbf{P}(X_n^* \geq \lambda) \leq \mathbf{E} X_\tau [X_n^* \geq \lambda] \leq \mathbf{E} X_n [X_n^* \geq \lambda]$$

Tämä osoittaaakin ensimmäisen Doobin epäyhtälöistä, sillä.

$$\lambda \mathbf{P}(X_n^* \geq \lambda) \leq \mathbf{E} X_n [X_n^* \geq \lambda] \leq \mathbf{E} |X_n|$$

Sovellamme nyt tätä positiivisille alimartingaaleille, eli kun $X_n = |X_n|$ jokaisella n . Tällöin tehtävänannossa mainitun identiteetin¹ avulla voimme kirjoittaa, että

$$(X_n^* \wedge k)^p = \int_0^k p\lambda^{p-1} [X_n^* \geq \lambda] d\lambda$$

Jos otamme odotusarvot puolittain ja vaihdamme integroinnin ja odotusarvon järjestyttä (eli sovellamme Fubinin lausetta, tästä hieman tarkemmin todistuksen loppuksi), niin

$$\mathbf{E} (X_n^* \wedge k)^p = \int_0^k p\lambda^{p-1} \mathbf{P}(X_n^* \geq \lambda) d\lambda$$

¹joka seuraa suoraan analyysin peruslauseesta ja funktion $x \mapsto x^p$ derivaatasta

Nyt voimme soveltaa edellä ollutta epäyhtälöä, jonka mukaan

$$\lambda^{p-1} \mathbf{P}(X_n^* \geq \lambda) \leq \lambda^{p-2} \mathbf{E} X_n [X_n^* \geq \lambda]$$

joten

$$\mathbf{E}(X_n^* \wedge k)^p \leq p \int_0^k \lambda^{p-2} \mathbf{E}(X_n [X_n^* \geq \lambda]) \, d\lambda$$

ja vaihtamalla jälleen integroinnin ja odotusarvon järjestystä voimme kirjoittaa, että

$$\mathbf{E}(X_n^* \wedge k)^p \leq p \mathbf{E} \left(X_n \int_0^k \lambda^{p-2} [X_n^* \geq \lambda] \, d\lambda \right)$$

Koska käyttämämme integraali-identiteetti on voimassa myös, kun $p > 0$, niin

$$\int_0^k \lambda^{p-2} [X_n^* \geq \lambda] \, d\lambda = \frac{1}{p-1} \int_0^k (p-1) \lambda^{p-2} [X_n^* \geq \lambda] \, d\lambda = \frac{1}{p-1} (X_n^* \wedge k)^{p-1},$$

joten yhdistämällä tämä edeltävän epäyhtälön kanssa, saamme

$$\mathbf{E}(X_n^* \wedge k)^p \leq \frac{p}{p-1} \mathbf{E}(X_n (X_n^* \wedge k)^{p-1}),$$

mikä oli tehtävän toinen väite, sillä $X_n = |X_n|$. Tästä saamme Doobin L^p -maksimaaliepäyhtälöt Hölderin epäyhtälön avulla, sillä

$$\mathbf{E}(X_n (X_n^* \wedge k)^{p-1}) \leq \|X_n\|_p (\mathbf{E}(X_n^* \wedge k)^{q(p-1)})^{1/q}$$

kun $\|X\|_p := (\mathbf{E}|X|^p)^{1/p}$. Koska $1 = \frac{1}{p} + \frac{1}{q}$, niin $p-1 = \frac{p}{q}$, joten erityisesti $q(p-1) = p$. Siispä

$$\mathbf{E}(X_n^* \wedge k)^p \leq \frac{p}{p-1} \|X_n\|_p (\mathbf{E}(X_n^* \wedge k)^p)^{1/q}$$

Nyt väite onkin lähes osoitettu. Joko $\mathbf{E}(X_n^* \wedge k)^p = 0$ tai sitten $0 < \mathbf{E}((X_n^* \wedge k)^p) \leq k^p < \infty$. Jälkimmäisessä tapauksessa voimme jakaa epäyhtälön puolittain termillä $(\mathbf{E}(X_n^* \wedge k)^p)^{1/q}$, jolloin

$$\mathbf{E}(X_n^* \wedge k)^{p-1/q} \leq \frac{p}{p-1} \|X_n\|_p$$

Koska $1 - 1/q = 1/p$, niin

$$\|X_n^* \wedge k\|_p \leq \frac{p}{p-1} \|X_n\|_p,$$

joten korottamalla molemmat puolet potenssiin p saamme

$$\mathbf{E}(X_n^* \wedge k)^p \leq \left(\frac{p}{p-1}\right)^p \mathbf{E} X_n^p.$$

jokaisella $k > 0$. Soveltamalla monotonisen suppenemisen lausetta voimme päätellä, että

$$\mathbf{E}(X_n^*)^p \leq \left(\frac{p}{p-1}\right)^p \mathbf{E} X_n^p,$$

kun $\mathbf{E} X_n^* > 0$. Jos $\mathbf{E} X_n^* = 0$, niin $X_n^* = 0$, jolloin molemmat puolet ovat nolliä eli epäyhtälö on selviö.