


Случајни процеси


Јован Самарџић, 13/2019


Професорка: Јелена Јоцковић

 - дефиниције

 - ознаке

 - теореме

 - докази

 - примери

Година курса: 2021/22

Молим да ми све грешке пријавите преко мејла или друштвених мрежа.

0.

Увод у случајне процесе

деф. Нека је (Ω, \mathcal{A}, P) простор вероватноћа и (S, \mathcal{F}) мерљив простор.

Функција $X: \Omega \rightarrow S$, која је мерљива у односу на σ -алг. \mathcal{A} и \mathcal{F} ($X^{-1}(F) \in \mathcal{A}$, за $F \in \mathcal{F}$) зове се **случајни елемент** у простору S .

(S, \mathcal{F}) је **фазни простор / простор вредности** случајног елемента X .

Пример: Наводимо неке случајне елементе:

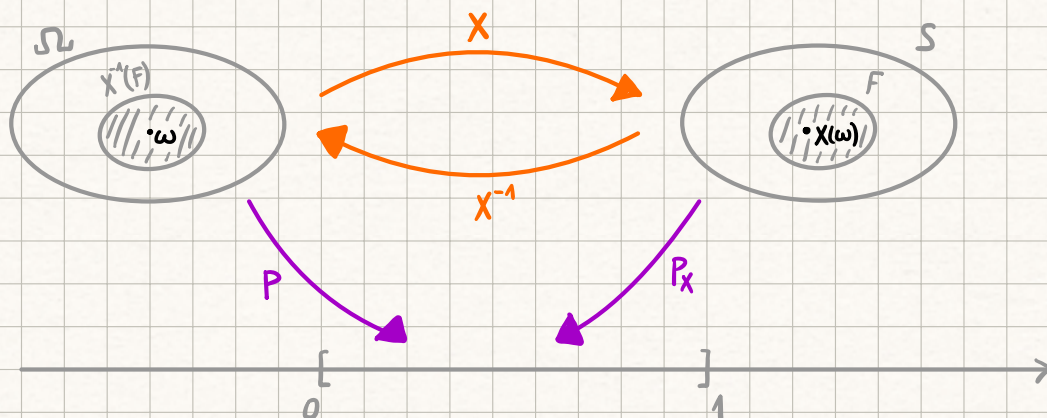
1) Случајна величина: $(S, \mathcal{F}) = (\mathbb{R}, \mathcal{B})$, \mathcal{B} - Борелова σ -алг. на \mathbb{R} ;

2) Комплексна сл. вел: $(S, \mathcal{F}) = (\mathbb{C}, \mathcal{B}^2)$, \mathcal{B}^2 - Борелова σ -алг. на \mathbb{C} ;

3) n -дим. сл. величина: $(S, \mathcal{F}) = (\mathbb{R}^n, \mathcal{B}^n)$, \mathcal{B}^n - Борелова σ -алг. на \mathbb{R}^n .

деф. **Распореда вероватноћа** случајног елемента X је вероватносна мера $P_X: \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R}$

$$P_X(F) := P(X^{-1}(F)) = P\{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \in F\}, \quad \text{за } F \in \mathcal{F}.$$



деф. Фамилија случајних елемената $\{X_t, t \in T\}$ деф на (Ω, \mathcal{F}, P) , при чему је T бесконачан, зове се **случајни процес**.

Друге ознаке су: $\{X(t, \omega), t \in T\}$, $\{X_t(\omega), t \in T\}$ или $\{X(t), t \in T\}$.

Ако сви X_t имају исти фазни простор (S, \mathcal{F}) , онда је (S, \mathcal{F}) **фазни простор случ. процеса**.

T се зове **параметарски / индексни скуп**.

Пример: Ако се за случ. елем. изаберу они из претх. примера, редом добијамо:

- 1) реални случ. процес;
- 2) комплексни случ. процес;
- 3) n -димензиони случ. процес.

Напомена: Ако није другачије наглашено, у наставку се све односи на реални и комплексни случ. процес.

Случајне процесе делимо у зависности од парам. скупа T и скупа вредности S :

- 1) T дискретан, S дискретан: нпр. број људи у учионици сваке недеље;
- 2) T дискретан, S непрекидан: нпр. меримо висину сваке године;
- 3) T непрекидан, S дискретан: нпр. број људи на свету до тренутка t ;
- 4) T непрекидан, S непрекидан: нпр. меримо температуру до тренутка t .

деф. Реални случ. процес $\{X(t, \omega), t \in T\}$ може се посматрати као пресликавање:

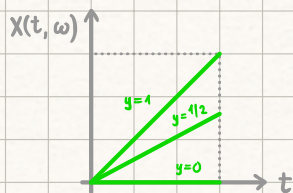
$$(t, \omega) \in T \times \Omega \quad \mapsto \quad X(t, \omega) \in \underline{\mathbb{R}}.$$

За фикс. $t \in T$: $X(t, \cdot): \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ је (реална) случајна величина;

За фикс. $\omega \in \Omega$: $X(\cdot, \omega): T \rightarrow \mathbb{R}$ је (реална) ф-ја коју зовемо **трајекторија** случ. процеса.

Пример: Цртамо трајекторије неких случ. процеса:

1) $X(t) = tY$, где $t \in [0, 1]$ и Y има дискр. равномерну расподелу на скупу $\{0, \frac{1}{2}, 1\}$:



Трајекторије су три дужи:

$X(t, \omega) = 0$	$t \in [0, 1]$
$X(t, \omega) = \frac{1}{2}t$	$t \in [0, 1]$
$X(t, \omega) = t$	$t \in [0, 1]$

Приметимо да нисмо користили информацију о расподели.

Другим речима, трајекторије су нам зависиле само од скупа вредности.

2) $X(t) = tY$, где $t \in [0, 1]$ и $Y \sim U[0, 1]$:

Овде су трајекторије све дужи $X(t, \omega) = yt$, $t, y \in [0, 1]$.

И овде важи иста примедба.

3) $X(t) = A + Bt$, где $t \in \mathbb{R}$ и $A, B \sim N(0, 1)$ су независне:

Трајекторије су праве у равни.

4) $X(t) = (A \cos t, A \sin t)$, где $t \in \mathbb{R}$ и $A \sim U[0, 1]$:

Трајекторије су кружнице са центром у $(0, 0)$, а све заједно чине круг са $r=1$.

5) $X(t) = (A \cos t, B \sin t)$, где $t \in \mathbb{R}$ и $A, B \sim N(0, 1)$ су независне:

Трајекторије су елипсе са центром у $(0, 0)$, а све заједно чине целу раван.

Напомена: Случ. процес $\{X(t), t \in T\}$ може да се схвати и као пресликавање $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^T$.

Другим речима, сваком $\omega \in \Omega$ доделимо једну трајекторију случ. процеса.

деф. Средња вредност / математичко очекивање случајног процеса $\{X(t), t \in T\}$ је ф-ја:

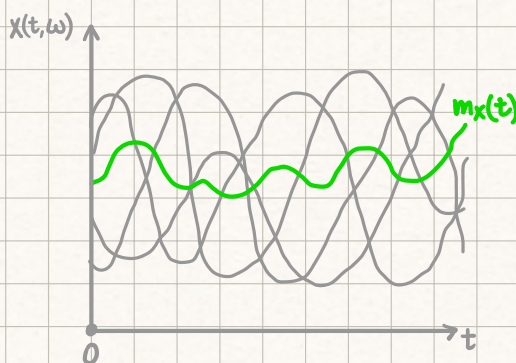
$$m_x(t) := EX(t), \quad t \in T.$$

Напомена: У општем случају, $m_x(t) = \int_{\omega} X(t, \omega) P d\omega$ је Лебегов интеграл ф-је X по мери P .

Када су познате расподеле случ. вел. $X(t)$, онда је $m_x(t) = \int_{\mathbb{R}} x dF_t(x)$ Лебег - Стилтјесов интеграл.

Напомена: Неформално, $m_x(t)$ представља „средњу“ трајекторију око које се групишу остале.

Овде је битно коју расподелу има $X(t)$, за разлику од примера.



деф. Коваријациона функција комплексног случајног процеса $\{X(t), t \in T\}$ је ф-ја:

$$K_x(t, s) := \text{cov}(X(t), X(s)) = E[(X(t) - m_x(t)) \cdot \overline{(X(s) - m_x(s))}], \quad t, s \in T.$$

Напомена: за реални случ. процес само нема конјугације.

деф. Нека је $\{X(t), t \in T\}$ реални случ. процес.

За дате $t_1, \dots, t_n \in T$, случ. вектор $(X(t_1), \dots, X(t_n))$ је **n -димензиони засек процеса.**

деф. За $n=1$, кажемо само **засек.** (без једнодимензиони)

деф. Нека је $F_{t_1, \dots, t_n}(x_1, \dots, x_n) = P\{X(t_1) \leq x_1, \dots, X(t_n) \leq x_n\}$.

Тада је $\{F_{t_1, \dots, t_n}(x_1, \dots, x_n), t_1, \dots, t_n \in T\}$ **фамилија n -дим. функција расподеле процеса.**

Фамилија коначнодим. Φ -ја расподеле процеса је $\{F_{t_1, \dots, t_n}(x_1, \dots, x_n), t_1, \dots, t_n \in T, \underline{n \in \mathbb{N}}\}$.

деф. Фамилија коначнодим. Φ -ја расподеле процеса мора да задовољава:

1) **услов симетрије:** $F_{t_{j_1}, \dots, t_{j_n}}(x_{j_1}, \dots, x_{j_n}) = F_{t_1, \dots, t_n}(x_1, \dots, x_n), \forall (j_1, \dots, j_n);$

2) **услов сагласности:** $F_{t_1, \dots, t_n}(x_1, \dots, x_{n-1}, +\infty) = F_{t_1, \dots, t_{n-1}}(x_1, \dots, x_{n-1}).$

Напомена: Поента ових услова је да се задавањем свих n -дим. Φ -ја расподеле, $n \geq 2$, задају и све k -дим. Φ -је расподеле, $1 \leq k < n$.

Теорема 1 (Данијел-Колмогоров):

Нека је T непразан, а $\{F_{t_1, \dots, t_n}(x_1, \dots, x_n), t_1, \dots, t_n \in T, \underline{n \in \mathbb{N}}\}$ фамилија Φ -ја расподеле, која испуњава услове симетрије и сагласности.

Тада постоји случ. процес $\{X(t), t \in T\}$ чија је то фамилија коначнодим. Φ -ја расподеле.

Доказ: последица Колмогоровљеве теореме о егзистенцији

Неке класе случајних процеса

деф. Случајни процес $\{X(t), t \in T\}$ је:

- 1) процес са независним вредностима: ако су случ. вел. $X(t_1), \dots, X(t_n)$ независне ($\forall n \in \mathbb{N}, t_i \in T$);
- 2) процес са некорелисаним вредностима: ако су $X(t), X(s)$ некорелисане ($\forall t, s \in T, t \neq s$);
- 3) процес са ортогоналним вредностима: ако су $X(t), X(s)$ ортогоналне ($\forall t, s \in T, t \neq s$).

деф. Случајни процес $\{X(t), t \in T\}$ је процес са независним прираштајима ако су случ. вел.

$$X(t_0), X(t_1) - X(t_0), \dots, X(t_n) - X(t_{n-1})$$

независне за сваки избор $t_0 < \dots < t_n$.

деф. Комплексни случ. процес $\{X(t), t \in T\}$ је процес са коначним другим моментима / L^2 -процес ако:

$$E|X(t)|^2 < +\infty, \quad \forall t \in T$$

деф. Комплексни случ. процес $\{X(t), t \in T\}$ је процес са некорелисаним прираштајима ако:

$$1) E|X(t) - X(s)|^2 < +\infty, \quad \forall t, s \in T;$$

$$2) E[(X(t_4) - X(t_3)) \overline{(X(t_2) - X(t_1))}] = E(X(t_4) - X(t_3)) \cdot \overline{E(X(t_2) - X(t_1))}, \quad \forall t_1 \leq \dots \leq t_4 \in T.$$

деф. Комплексни случ. процес $\{X(t), t \in T\}$ је процес са ортогоналним прираштајима ако:

$$1) E|X(t) - X(s)|^2 < +\infty, \quad \forall t, s \in T;$$

$$2) E[(X(t_4) - X(t_3)) \overline{(X(t_2) - X(t_1))}] = 0, \quad \forall t_1 \leq \dots \leq t_4 \in T.$$

деф. Случајни процес $\{X(t), t \in T\}$ је **строго стационаран** ако вектори:

$$(X_{t_1}, \dots, X_{t_n}) \quad \text{и} \quad (X_{t_1+h}, \dots, X_{t_n+h})$$

имају исту расподелу, $\forall n \in \mathbb{N}, \forall t_1, \dots, t_n, t_1+h, \dots, t_n+h \in T$

деф. Случајни процес $\{X(t), t \in T\}$ је **слабо стационаран** ако:

1) $E|X(t)|^2 < +\infty$, $\forall t \in T$;

2) $m_X(t) = m = \text{const}$, $\forall t \in T$;

3) $K_X(t,s) = B(t-s)$, $\forall t,s \in T$. ($B(t-s)$ - ф-ја која зависи од $t-s$)

Напомена: услови 2 и 3 важе и за строго стационаран процес.

деф. Случајни процес $\{X(t), t \in T\}$ је **процес Маркова** ако:

$$P\{X(t_n) = x_n \mid X(t_{n-1}) = x_{n-1}, \dots, X(t_1) = x_1\} = P\{X(t_n) = x_n \mid X(t_{n-1}) = x_{n-1}\}, \quad \forall n \in \mathbb{N}, \forall t_1 < \dots < t_n \in T.$$

Другим речима, зависи само од последњег засека, тј. регистроване вредности.

деф. Случајни процес $\{X(t), t \in T\}$ је **гаусовски случајни процес** ако му је произвољан n -дим. засек нормална (n -дим.) случајна величина.

деф. Случајни процес $\{X(t), t \in T\}$ је:

1) **мартингал**: ако $E(X(t_n) \mid X(t_1), \dots, X(t_{n-1})) = X(t_{n-1})$, $\forall t_1 < \dots < t_n \in T$;

2) **супермартингал**: ако $E(X(t_n) \mid X(t_1), \dots, X(t_{n-1})) \leq X(t_{n-1})$, $\forall t_1 < \dots < t_n \in T$;

3) **субмартингал**: ако $E(X(t_n) \mid X(t_1), \dots, X(t_{n-1})) \geq X(t_{n-1})$, $\forall t_1 < \dots < t_n \in T$.

1.

Непрекидност случајних процеса

* деф. Случајни процес $\{X(t), t \in T\}$ је **стохастички непрекидан** (непрекидан у вероватноћи) у тачки $t_0 \in T$ ако:

$$X(t) \xrightarrow{P} X(t_0), \quad t \rightarrow t_0.$$

$$(тј. \quad (\forall \varepsilon > 0) \quad P\{|X(t) - X(t_0)| > \varepsilon\} \rightarrow 0, \quad t \rightarrow t_0)$$

Напомена: Ово је локално својство (важи у одређеној тачки).
Може се проширити на произвољан затворени скуп.

Лема 1: Стох. непр. је једнозначно одређена двовим. расподелама случ. процеса.

Доказ: тривијално (ако су познате расподеле свих двовим. засека $(X(t), X(t_0)), t \in T$)
могуће је проверити да ли важи услов из деф.

Лема 2: Ако је $\{X(t), t \in T\}$ стох. непр. и f непр. ф-ја $\Rightarrow \{f(X(t)), t \in T\}$ је стох. непр.

Доказ: Нека је: $A_\delta = \{\omega : |X(t, \omega) - X(t_0, \omega)| > \delta\}$, $B_\varepsilon = \{\omega : |f(X(t, \omega)) - f(X(t_0, \omega))| > \varepsilon\}$

Тада: $P(A_\delta) \rightarrow 0$, за $t \rightarrow t_0$. (због стох. непр.)

Како је f непрекидна, важи: $\omega \notin A_\delta \Rightarrow \omega \notin B_\varepsilon$, тј. $A_\delta^c \subseteq B_\varepsilon^c$, самим тим $B_\varepsilon \subseteq A_\delta$.

$$\Rightarrow P(B_\varepsilon) \leq P(A_\delta)$$

$$\Rightarrow P(B_\varepsilon) \rightarrow 0, \quad \text{за } t \rightarrow t_0.$$

Напомена: У овом случају, $E(f(X(t)))$ је непрекидна функција од t .

(зато што је очекивање Лебегов интеграл, а f је непрекидна)

Овај услов није довољан за стох. непр.

(зато што је одређен расподелама једнодимензионих засека)

* деф. Случајни процес $\{X(t), t \in T\}$ је скоро сигурно непрекидан (непрекидан са вероватноћом 1) на скупу $S \subset T$ ако:

$$P\{\omega: X(t, \omega) \text{ прекидна на } S\} = 0.$$

(тј. ако су скоро све његове трајекторије непрекидне на скупу S)

Како је компликовано проверавати све трајекторије, уводимо следећи критеријум:

Теорема 1 (критеријум Колмогорова):

Нека је $\{X(t), t \in T\}$ случ. процес и $[a, b] \subset T$.

Ако постоје $p, q, K > 0$ ткл.

$$(\forall t_1, t_2 \in [a, b]) \quad E|X(t_2) - X(t_1)|^p \leq K \cdot |t_2 - t_1|^{q+1}$$

онда је $\{X(t), t \in T\}$ скоро сигурно непрекидан на $[a, b]$.

Напомена: Овом теоремом, случ. процес $\{X(t), t \in T\}$ је одређен до на стох. еквиваленцију.^[2]

Ако је неки процес $\{Y(t)\}$ еквивалентан процесу $\{X(t)\}$, онда би вероватноће помоћу којих се рачуна $E|X(t_2) - X(t_1)|^p$ биле једнаке, па је и за процес $\{Y(t)\}$ испуњен услов Колмогорова.

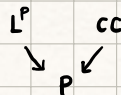
* деф. Случајни процес $\{X(t), t \in T\}$ је непрекидан у средњем реда p (L^p -непрекидан) у тачки $t_0 \in T$ ако:

$$E|X(t) - X(t_0)|^p \rightarrow 0, \quad t \rightarrow t_0.$$

Специјално, за $p=2$, имамо средње квадратну непрекидност.^[23]

Напомена: И ово је локално својство.

Напомена: Као и код конвергенција:



Пример: Нека је $\Omega = [0, 1]$, $T = [0, 1]$, $\mathcal{A} = \mathcal{B}_{[0,1]}$ и P је Лебегова мера.

Дат је и случ. процес: $X(t, \omega) = \begin{cases} 0, & t \in T, \omega \in \Omega, t \leq \omega \\ 1, & t \in T, \omega \in \Omega, t > \omega \end{cases}$

1) Процес јесте стох. непрекидан:

Ако су $\varepsilon \in (0, 1)$ и $t_0 \in [0, 1]$ фиксирани, онда важи:

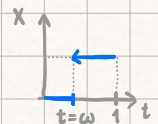
$$\begin{aligned} P\{|X(t) - X(t_0)| > \varepsilon\} &= P\{|X(t) - X(t_0)| = 1\} && \text{(могу да се разликују или за 0 или за 1)} \\ &= P\{(X(t)=0, X(t_0)=1) \vee (X(t)=1, X(t_0)=0)\} \\ &= P\{\omega: (t \leq \omega, t_0 > \omega) \vee (t > \omega, t_0 \leq \omega)\} \\ &= P\{\omega: t \leq \omega < t_0 \vee t_0 \leq \omega < t\} \\ &= |t - t_0| \rightarrow 0, \text{ за } t \rightarrow t_0. \end{aligned}$$

3) Процес јесте средње квадратно непрекидан: (аналогно за произвољно p)

$$\begin{aligned} E|X(t) - X(t_0)|^2 &= 1 \cdot |t - t_0| = |t - t_0| \rightarrow 0, \text{ за } t \rightarrow t_0. \\ &\hookrightarrow |X(t) - X(t_0)|: \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 - |t - t_0| & |t - t_0| \end{pmatrix} \end{aligned}$$

2) Процес није скоро сигурно непрекидан:

Зато што све трајекторије имају прекид, осим оне за $\omega=0$ и $\omega=1$:



(дакле имамо скроз супротно од онога што нам треба)

Приметимо: иако $E|X(t) - X(t_0)|^2 \rightarrow 0$, за $t \rightarrow t_0$, не можемо применити T_1 .
Зашто? Зато што је тада $q=0$, а мора $q>0$.

2.

Стохастичка еквиваленција

Осим поделе у класе, случ. процеси се могу груписати и на основу тога колико им се разликују коначним. расподеле.

деф. Нека су реални случ. процеси $\{X(t), t \in T\}$ и $\{Y(t), t \in T\}$ дефинисани на (Ω, \mathcal{A}, P) .

1) $\{X(t)\}, \{Y(t)\}$ су **стохастички еквивалентни** ако:

$$P\{X(t) = Y(t)\} = 1, \quad \forall t \in T$$

2) $\{X(t)\}, \{Y(t)\}$ су **стохастички еквивалентни у ширем смислу** ако:

$$P\{X(t_1) \in B_1, \dots, X(t_n) \in B_n\} = P\{Y(t_1) \in B_1, \dots, Y(t_n) \in B_n\}, \quad \forall t_i, B_i \in \mathcal{B}$$

3) $\{X(t)\}, \{Y(t)\}$ се **не разликују** ако: $P\{X(t) = Y(t), \forall t \in T\} = 1$.

Напомена: *1 се може записати и као: $(\forall t \in T) P\{\omega: X(t, \omega) = Y(t, \omega)\} = 1$;

или: $(\forall t \in T) (\exists A_t \in \mathcal{A}, P(A_t) = 0) (\forall \omega \in A_t) X(t, \omega) = Y(t, \omega)$.

*2 значи да одг. n -дим. засеци имају исте расподеле;

*3 значи да се скоро све трајекторије ових процеса поклапају.

Напомена: $3 \Rightarrow 1 \Rightarrow 2$.

Напомена: Ако је T дискретан: $1 \Leftrightarrow 3$.

$$\begin{aligned}
 \text{Доказ: } P\{X(t) = Y(t), \forall t \in T\} = 1 & \stackrel{T \text{ дискр.}}{\Leftrightarrow} P\left\{\prod_{t_i \in T} X(t_i) = Y(t_i)\right\} = 1 \\
 & \stackrel{P(A \cap B) \leq P(A) \cdot P(B)}{\Leftrightarrow} \prod_{t_i \in T} P\{X(t_i) = Y(t_i)\} \geq 1 \\
 & \Leftrightarrow \prod_{t_i \in T} P\{X(t_i) = Y(t_i)\} = 1 \\
 & \Leftrightarrow P\{X(t) = Y(t)\} = 1, \quad \forall t \in T
 \end{aligned}$$

деф. Случајни процеси који су стох. екв. датом случ. процесу $\{X(t), t \in T\}$ зову се **верзије** тог процеса.

Разне верзије случ. процеса имају исте коначнодим. расподеле. Ипак, по особинама трајекторија се могу разликовати:

Пример: Нека је $\Omega = [0, 1]$, $T = [0, 1]$, $\mathcal{A} = \mathcal{B}_{[0, 1]}$ и P Лебегова мера.

Имамо два процеса:

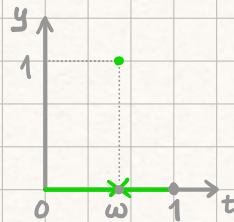
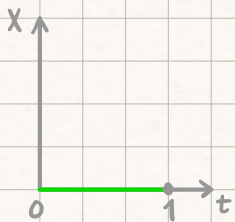
$$X(t, \omega) = 0, \quad t \in T;$$
$$Y(t, \omega) = \begin{cases} 0, & t \in T, \quad \omega \in \Omega, \quad t \neq \omega \\ 1, & t \in T, \quad \omega \in \Omega, \quad t = \omega \end{cases}$$

Посматрамо догађај супротан догађају у 1). ^{из деф.}

Тада за фиксирано $t \in T$ важи:

$$P\{\omega: X(t, \omega) \neq Y(t, \omega)\} = P\{\omega: t = \omega\} = P(\{t\}) = 0. \quad \begin{matrix} \text{Лебегова} \\ \text{мера} \end{matrix}$$

Ипак, имамо два стох. екв. процеса, а трајекторије су им различите.



3. Процеси са независним прираштајима

Подсетимо се, у [10] смо увели процес са независним прираштајима.

То је случ. процес $\{X(t), t \in T\}$ т.к. су случ. вел. $X(t_0), X(t_1) - X(t_0), \dots, X(t_n) - X(t_{n-1})$ независне.

$X(t_0)$ је почетно стање процеса, а расподела те сл. вел. је почетна расподела процеса.

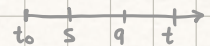
деф. Ако расподела прираштаја $X(t) - X(s)$, $t > s$, зависи само од $t - s$, а не од t и s појединачно, процес $\{X(t), t \geq t_0\}$ је **хомоген**.
↳ „растајиве“

Кажемо и процес са **стационарним прираштајима**.

Лема 1: Нека је $\{X(t), t \in T\}$ процес са нез. прираштајима.

Случ. величине $X(s)$ и $X(t) - X(q)$ су независне за сваки избор $t_0 \leq s \leq q < t$.

Доказ: тривијално $(X(s) = X(t_0) + (X(s) - X(t_0)))$

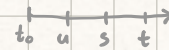


Лема 2: 1) Ако је $\{X(t), t \in T\}$ процес са нез. прираштајима и f неслучајна ф-ја на T , онда је и $\{X(t) - f(t), t \in T\}$ процес са нез. прираштајима.

2) Процес са нез. прираштајима је, скоро сигурно, процес Маркова.
Обрнуто не мора да важи. (нпр. процес гранања [19])

Доказ: 1) тривијално (скрате се сви $f(t)$);

2) Важи: $X(t) = X(s) + \underbrace{(X(t) - X(s))}_{\text{не зависи од } X(u), u < s}$, $s < t$



Ако ставимо $t = t_{n+1}$, а $s = t_n \Rightarrow X(t_{n+1})$ зависи само од $X(t_n) \Rightarrow$ јесте процес Маркова.

Пример: 1) бацање новчића: стр. 14;

2) случајно лутање по правој: стр. 14;

3) Пуасонов процес;

4) Винеров процес.

4.

Дефиниција Пуасоновог процеса

деф. Случајни процес $\{N(t), t \geq 0\}$ је Пуасонов процес ако:

1) $N(0) = 0$ је скоро сигурно;

2) има независне прираштаје;

3) Постоји $\mu: [0, +\infty) \rightarrow [0, +\infty)$ која је неопдајућа, непрекидна здесна, $\mu(0) = 0$ и

$$N(t) - N(s) \in \mathcal{P}(\mu(t) - \mu(s)), \quad 0 < s < t;$$

Функција μ се зове функција средње вредности Пуасоновог процеса.

4) Трајекторије процеса $\{N(t), t \geq 0\}$ су скоро сигурно непрекидне здесна за $t \geq 0$ и скоро сигурно имају леву граничну вр. за $t > 0$.

деф. Ако је $\mu(t) - \mu(s) = \int_s^t \lambda(u) du$, за неку ф-ју $\lambda(u) \geq 0$, ф-ја $\lambda(u)$ се зове функција интензитета процеса $\{N(t)\}$.

деф. Ако је $\mu(t) = \lambda \cdot t$, за неко $\lambda \geq 0$, онда је $\{N(t)\}$ хомогени Пуасонов процес са интензитетом λ .

Специјално, за $\lambda = 1$, кажемо стандардни хомогени Пуасонов процес.

Теорема 1: $N(t) \in \mathcal{P}(\mu(t))$;

Доказ: Знамо: $N(t) - N(s) \in \mathcal{P}(\mu(t) - \mu(s))$.

Ако пустимо $s \rightarrow 0+$, због непр. здесна следи $\mu(0) = 0$, а важи и $N(0) = 0$

$$\Rightarrow N(t) - 0 \in \mathcal{P}(\mu(t) - 0) \quad \Rightarrow N(t) \in \mathcal{P}(\mu(t))$$

Последница: $EN(t) = \mu(t)$ и $DN(t) = \mu(t)$.

↓
оправдава зашто μ
зовемо ф-ја ср. вр.

Теорема 2: $K_N(t, s) = \mu(\min\{s, t\});$

Доказ: БУО $0 \leq s < t < +\infty$. Трик је да наместимо на дисјунктне прираштаје.

$$\begin{aligned} K_N(t, s) &= E[(N(t) - EN(t))(N(s) - EN(s))] \\ &= E[\underbrace{N(t)} \cdot \underbrace{N(s)}] - EN(t) \cdot EN(s) \\ &= E[(\underbrace{N(t) - N(s)} + \underbrace{N(s)}) \cdot \underbrace{(N(s) - N(0))}] - EN(t) \cdot EN(s) \\ &= E[(N(t) - N(s)) \cdot (N(s) - N(0))] + \underbrace{EN(s)^2} - EN(t) \cdot EN(s) \\ &\stackrel{\text{нез. прир.}}{=} \underbrace{E(N(t) - N(s))} \cdot \underbrace{E(N(s) - N(0))} + \underbrace{EN(s)^2} - EN(t) \cdot EN(s) \\ &\stackrel{1)}{=} (\mu(t) - \mu(s)) (\mu(s) - \mu(0)) + \underbrace{\mu(s) + \mu(s)^2}_{DX = EX^2 - (EX)^2} - \mu(t)\mu(s) = \mu(s) = \mu(\min\{t, s\}) \end{aligned}$$

Теорема 3: Може се одредити расподела n -дим. засека

Доказ: једноставно (скрипта, стр. 15)

Теорема 4: Пуасонов процес је скоро сигурно процес Маркова;

Доказ: једноставно (скрипта, стр. 16.)

Теорема 5: Ако је $\{N(t), t \geq 0\}$ станд. хом. Пуасонов процес и μ ϕ -ја која испуњава услове ϕ -је ср. вр. онда је $\{N(\mu(t)), t \geq 0\}$ (обичан) Пуасонов процес са ϕ -јом ср. вредности μ .

И обрнуто, ако је $\{N(\mu(t)), t \geq 0\}$ Пуасонов процес са ϕ -јом ср. вр. μ и постоји μ^{-1} онда је $\{N(\mu^{-1}(t)), t \geq 0\}$ станд. хом. Пуасонов процес.

Доказ: тривијално:

$$(\Rightarrow) N(t) - N(s) \in \mathcal{P}(t-s) \quad \Rightarrow \quad N(\mu(t)) - N(\mu(s)) \in \mathcal{P}(\mu(t) - \mu(s));$$

$$(\Leftarrow) N(t) - N(s) \in \mathcal{P}(\mu(t) - \mu(s)) \quad \Rightarrow \quad N(\mu^{-1}(t)) - N(\mu^{-1}(s)) \in \mathcal{P}(t-s).$$

5.

Трајекторије Пуасоновог процеса

Теорема 1: Трајекторије Пуасоновог процеса су скоро сигурно неоплађуће степенасте ϕ -је, са скоковима величине 1;

Доказ: Очигледно јесу неоплађуће (\mathcal{P})

Показујемо за хом. Пуасонов процес, тј. $\mu(t) = \lambda t$ (једноставнији рачун).

* За почетак, фиксирајмо тренутак $s > 0$ и „растојање“ $h \rightarrow 0$.

Вероватноћа да нема скока $P\{N(s+h) - N(s) = 0\} \stackrel{\in \mathcal{P}(\lambda h)}{=} \frac{(\lambda h)^0 e^{-\lambda h}}{0!} = e^{-\lambda h} \stackrel{\text{развој}}{=} 1 - \lambda h + \frac{\lambda^2 h^2}{2} + o(h^2), \quad h \rightarrow 0$

Скок величине 1 $P\{N(s+h) - N(s) = 1\} = \frac{(\lambda h)^1 e^{-\lambda h}}{1!} = \lambda h e^{-\lambda h} = \lambda h - \lambda^2 h^2 + o(h^2), \quad h \rightarrow 0$

Скок већи од 1 $P\{N(s+h) - N(s) > 1\} = 1 - e^{-\lambda h} - \lambda h e^{-\lambda h} = \frac{\lambda^2 h^2}{2} + o(h^2), \quad h \rightarrow 0$

* Сада рачунамо вероватноћу да је неки скок > 1 , али $h \neq 0$, већ $h = t - s$



n - број подеока
 $t-s$ - дужина интервала

$$P\{ \max_{1 \leq k < n} [N(s + \frac{k}{n}(t-s)) - N(s + \frac{k-1}{n}(t-s))] > 1 \}$$

$$\stackrel{\max \in \sum^n}{\leq} \sum_{k=1}^n P\{ [N(s + \frac{k}{n}(t-s)) - N(s + \frac{k-1}{n}(t-s))] > 1 \}$$

$$\stackrel{h = \frac{t-s}{n} \rightarrow 0}{=} \sum_{k=1}^n \left(\lambda^2 \frac{(t-s)^2}{2n^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right) \right) = \underbrace{n}_{\text{не зависи од } k} \left(\lambda^2 \frac{(t-s)^2}{2n^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right) \right) = \lambda^2 \frac{(t-s)^2}{2n} + o\left(\frac{1}{n}\right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0.$$

6. Пуасонов процес као процес бројања

* Питамо се зашто је Пуасонов процес добар модел за бројање догађаја који се дешавају на мање или више случајан начин?

Примери за то су број позива у неком интервалу, број посета на неком сајту, распад честица ...

Свим овим примерима, заједничко је следеће:

- 1) **хомогеност у времену:** вероватноћа $p_n(t)$ да се у интервалу дужине t оствари n догађаја зависи од n и t , али не од положаја на временској осци;
- 2) **независност прираштаја:** бр. догађаја који се остварују у дисј. интервалима су независне вел. нпр. позиви у Фебруару су независни од позива у Марту;
- 3) **ординарност потока догађаја:**

У [5] смо видели да је вероватноћа **скока величине 1** пропорционална дужини интервала, а да је вероватноћа **скока већег од 1** веома мала, занемарљива.

Дакле, вероватноћа да се у интервалу дужине $\Delta t \rightarrow 0$ оствари један догађај је $\lambda \Delta t + o(\Delta t)$, а да се деси више од једног догађаја је $o(\Delta t)$.

Одавде добијамо систем:

$$p_0(t+\Delta t) = p_0(t) \cdot p_0(\Delta t)$$
$$p_n(t+\Delta t) = \underbrace{p_{n-1}(t) p_1(\Delta t)}_{\substack{\text{никога дог.} \\ \text{у } t}} + \underbrace{p_n(t) p_0(\Delta t)}_{\substack{\text{никога н} \\ \text{у } \Delta t}} + o(\Delta t), \quad n \geq 1$$

Решавањем, добијамо: $p_n = \frac{(\lambda t)^n}{n!} \cdot e^{-\lambda t}, \quad n=0,1,2, \dots$

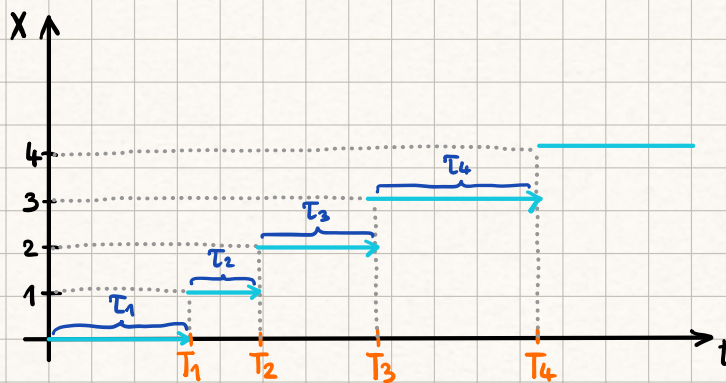
Одавде, видимо да је у питању Пуасонов процес.

деф. Случајни процес $\{X(t), t \geq 0\}$ је процес бројања ако $X(t)$ представља број догађаја истог типа који се на случ. начин реализују у интервалу $[0, t]$.

Случајни низ $(T_n)_{n \geq 0}$ деф. са: $T_0 = 0$, $T_n = \inf\{t \geq 0, X(t) = n\}$ се зове низ времена долазака.

Случајни низ $(\tau_n)_{n \geq 1}$ деф. са: $\tau_n = T_n - T_{n-1}$ се зове низ времена чекања.

Напомена: Пуасонов процес је један процес бројања.



(процеси бројања имају степенасте трајекторије)

Теорема 2: Нека је $\{N(t), t \geq 0\}$ хомогени Пуасонов процес са интензитетом λ . Тада:

- 1) T_n су независне случ. вел;
- 2) $T_n \in E(\lambda)$;
- 3) $T_n \in \Gamma(n, \lambda)$.

Доказ: 1) стр. 18 (гледати слику);

2) стр. 19;

3) тривијално (сума експ. је гама, то се доказује индукцијом).

7.

Конструкција хомогеног Пуасоновог процеса

Теорема 1 (конструкција хомогеног Пуасоновог процеса):

Нека је (Y_n) низ независних случ. вел. са $E(\lambda)$ расподелом, $\lambda > 0$ и $\begin{cases} T_0 = 0 \\ T_n = \sum_{i=1}^n Y_i \end{cases}$

Коначно, нека је $\{N(t), t \geq 0\}$ случ. процес деф. са $N(t) = |\{k \geq 1, T_k \leq t\}|$, $t \geq 0$ (*)

Тада је $\{N(t), t \geq 0\}$ хомогени Пуасонов процес са интензитетом λ .

Показ: Проверявамо 4 својства из дефиниције.

3) Знамо да $T_n = \sum_{i=1}^n Y_i$ има $\Gamma(n, \lambda)$ расподелу (збир експоненцијалних)

$$\text{Густина: } f_n(x) = \frac{\lambda^n}{(n-1)!} x^{n-1} e^{-\lambda x}, \quad x \geq 0.$$

$$\text{Ф-ја расп: } F_n(x) = P\{T_n \leq x\} = 1 - e^{-\lambda x} \sum_{k=0}^{n-1} \frac{(\lambda x)^k}{k!}.$$

Показујемо да прираштаји процеса имају $\mathcal{P}(\lambda(t-s))$ расподелу (хом.):
То радимо у 3 корака:

1. $N(t) \in \mathcal{P}(\lambda t)$, тј. расподела засека је $\mathcal{P}(\lambda t)$:

$$P\{N(t) = n\} \stackrel{(*)}{=} P\{T_n \leq t < T_{n+1}\} = P\{T_n \leq t\} - P\{T_{n+1} \leq t\}$$

$$\stackrel{\Gamma(n, \lambda)}{=} 1 - e^{-\lambda t} \sum_{k=0}^{n-1} \frac{(\lambda t)^k}{k!} - \left(1 - e^{-\lambda t} \sum_{k=0}^n \frac{(\lambda t)^k}{k!}\right) = e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!} \Rightarrow \in \mathcal{P}(\lambda t).$$

2. **Лема:** За $0 < s < t$ важи: $P\{\underbrace{N(s)=k}_{\text{засек}}, \underbrace{N(t)-N(s)=l}_{\text{прираштај}}\} = \underbrace{e^{-\lambda s} \frac{(\lambda s)^k}{k!}}_{\text{зависи од } s} \cdot \underbrace{e^{-\lambda(t-s)} \frac{(\lambda(t-s))^l}{l!}}_{\text{зависи од } t-s}$, $k, l \in \mathbb{Z}^+$
↳ доказ касније

3. Коначно, доказујемо оно шта нам треба: прираштаји процеса имају $\mathcal{P}(\lambda(t-s))$ расподелу

$$\begin{aligned} P\{N(t) - N(s) = l\} &\stackrel{\text{ФНВ}}{=} \sum_{k=0}^{\infty} P\{N(s) = k, N(t) - N(s) = l\} \stackrel{\text{ИИ}}{=} \sum_{k=0}^{\infty} e^{-\lambda s} \frac{(\lambda s)^k}{k!} \cdot e^{-\lambda(t-s)} \frac{(\lambda(t-s))^l}{l!} \\ &= e^{-\lambda t} \frac{(\lambda(t-s))^l}{l!} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(\lambda s)^k}{k!} \stackrel{\text{Тејлор}}{=} e^{-\lambda t} \frac{(\lambda(t-s))^l}{l!} e^{\lambda s} \\ &= e^{-\lambda(t-s)} \frac{(\lambda(t-s))^l}{l!} \Rightarrow \mathcal{P}(\lambda(t-s)) \end{aligned}$$

- 1) Пошто $\epsilon(\lambda)$ скоро сиг. узима позитивне вредности: $N(0) = |\{k \geq 1, T_k \leq 0\}| = 0$ је скоро сиг.
- 2) Ваши због λ (јер може да се запише одвојено);
- 4) Ваши јер $N(t, \omega)$ узима вр. k на $[T_k(\omega), T_{k+1}(\omega)]$, а онда има скок до $k+1$ у тачки $T_{k+1}(\omega)$.

Доказ леме: 1° $k=0, l=0$:

$$P\{N(s)=0, N(t)-N(s)=0\} = P\{N(s)=0, N(t)=0\} = P\{s < T_1, t < T_1\}$$

$$\stackrel{s < t}{=} P\{t < T_1\} \stackrel{T_1 \sim \text{Exp}(\lambda)}{=} e^{-\lambda t}$$

а то се може записати као: $e^{-\lambda s} \frac{(\lambda s)^0}{0!} \cdot e^{-\lambda(t-s)} \cdot \frac{(\lambda(t-s))^0}{0!}$;

2° $k > 0, l=0$:

$$P\{N(s)=k, N(t)-N(s)=0\} = P\{T_k \leq s < T_{k+1}, T_k \leq t < T_{k+1}\}$$

$$= P\{T_k \leq s < T_k + Y_{k+1}, T_k \leq t < T_k + Y_{k+1}\}$$

слика $\Rightarrow \int \int_{D_1} f_1(y_{k+1}) f_k(t_k) dy_{k+1} dt_k$

$$= \int_0^s \frac{\lambda (\lambda t_k)^{k-1}}{(k-1)!} e^{-\lambda t_k} \int_{t_k}^{+\infty} \lambda e^{-\lambda y_{k+1}} dy_{k+1} dt_k$$

има на крају \Rightarrow

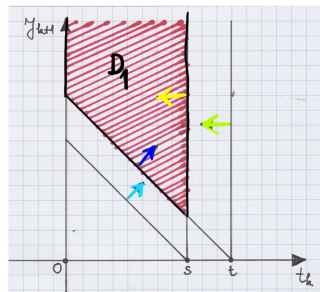
$$= e^{-\lambda t} \frac{(\lambda s)^k}{k!}$$

$$= e^{-\lambda s} \cdot \frac{(\lambda s)^k}{k!} \cdot e^{-\lambda(t-s)} \cdot \frac{(\lambda(t-s))^0}{0!}$$

\hookrightarrow онај наш одлик

$$t_k \leq s < t_k + y_k$$

$$t_k \leq t < t_k + y_k$$



3° $k > 0, l > 0$: стр. 22.

8. Веза Винеровог процеса и случ. лутања

Посматрамо процес где честица полази из тачке 0 скоро сигурно.

У јединици времена Δt прави корак h у поз. или нег. смеру, са једнаким вероватноћама.

$(X_k)_{k \in \mathbb{N}}$ је низ корака: $P\{X_k = h\} = P\{X_k = -h\} = \frac{1}{2}$

$(Y_{t_n})_{n \geq 0}$ је низ положаја (у тренутку t_n): $Y_0 = 0$; $Y_{t_n} = X_1 + \dots + X_n$, $t_n = n \cdot \Delta t$. - случајно лутање.

Када $\Delta t \rightarrow 0$, $h \rightarrow 0$, добија се непрекидан процес $\{Y(t), t \geq 0\}$ - једнодим. Брауново кретање.

Особине: - $Y(0) = 0$ је скоро сиг. (као и код случ. лутања)

- $\{Y(t), t \geq 0\}$ има хомогене незав. прираштаје (опет као код случ. лутања, по 3)

- Тражимо коју расподелу има прираштај процеса $\{Y(t), t \geq 0\}$:

Приметимо: $DY(t+s) = DY(t) + DY(s)$. (скрипта, стр. 24)

Постављамо функционалну једначину: $f(t) = DY(t)$:

f је непрекидна, ненегативна, деф. на $[0, +\infty)$ за коју важи: $f(x+y) = f(x) + f(y)$.

Решавамо је корак по корак: а) $f(0+0) = f(0) + f(0) \Rightarrow f(0) = 0$;

б) $f(nx) = n \cdot f(x)$ (индукција);

в) $f(x) = f(n \cdot \frac{x}{n}) = n \cdot f(\frac{x}{n}) \Rightarrow f(\frac{x}{n}) = \frac{1}{n} f(x)$

г) $f(\frac{mx}{n}) = m f(\frac{x}{n}) = \frac{m}{n} f(x)$;

Одавде: $f(rt) = r \cdot f(t)$, где $r \in \mathbb{Q}^+$ (*)

Означимо $f(1) = c$. Приметимо $c > 0$ (ако би било $c = 0$, онда $f(x) = f(1 \cdot x) = x \cdot f(1) = 0$, $\forall x \in \mathbb{Q}^+$ ↓) ^(не може $c < 0$)

Како је \mathbb{Q}^+ густ у \mathbb{R}^+ $\Rightarrow (\forall x \in \mathbb{R}^+) (\exists (r_n) \in \mathbb{Q}^+) \lim_{n \rightarrow \infty} r_n = x$;

$\Rightarrow f(x) = f(\lim_{n \rightarrow \infty} r_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} f(r_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} f(r_n \cdot 1) \stackrel{(*)}{=} \lim_{n \rightarrow \infty} r_n \cdot f(1) = \lim_{n \rightarrow \infty} r_n \cdot c = c \cdot \lim_{n \rightarrow \infty} r_n = cx$, $x \in \mathbb{R}^+$.

Закључак: $DY(t) = \sigma^2 t$ ($\sigma^2 = c > 0$ - коефицијент дифузије - „брзина промене дисперзије“)

За $\Delta t \rightarrow 0$ бр. корака у лутању расте $\xrightarrow{\text{ЦГТ}} \frac{Y(t)-0}{\sqrt{\sigma^2 t}} \sim \mathcal{N}(0,1)$.
 $EY(t) = 0$
 $DY(t) = \sigma^2 t$

Одавде: $Y(t) \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2 t)$.

Из хомогености прираштаја, важи и $Y(t+s) - Y(s) \in \mathcal{N}(0, \sigma^2 t)$.

9.

Дефиниција Винеровог процеса

деф. Случајни процес $\{w(t), t \geq 0\}$ је Винеров процес ако:

- 1) $w(0) = 0$ је скоро сигурно;
- 2) $\{w(t), t \geq 0\}$ има независне прираштаје;
- 3) $w(t) - w(s) \in \mathcal{N}(0, t-s)$, $0 \leq s < t < +\infty$ (без σ^2)

Теорема 1: 1) $w(t) \in \mathcal{N}(0, t)$;

Одавде: $EW(t) = 0$, $DW(t) = t$;

2) $K_w(t, s) = \min\{t, s\}$;

3) Расподела n -дим. засека:

$$f_{t_1, t_2-t_1, \dots, t_n-t_{n-1}}(x_1, x_2-x_1, \dots, x_n-x_{n-1}) = \prod_{k=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi(t_k-t_{k-1})}} \cdot e^{-\frac{(x_k-x_{k-1})^2}{2(t_k-t_{k-1})}}, \quad x_0=0;$$

4) Винеров процес је L^2 -непрекидан.^[1]

Доказ: 1) тривијално (наместимо прираштај);

2) БУО $0 \leq s < t < +\infty$.

$$\begin{aligned} K_w(t, s) &= E[(w(t) - EW(t))(w(s) - EW(s))] \\ &= E[w(t) \cdot w(s)] \\ &= E[(w(t) - w(s) + w(s)) \cdot w(s)] \\ &= E[(w(t) - w(s)) \cdot (w(s) - w(0))] + Ew(s)^2 \\ &\stackrel{\text{нез.}}{=} E(w(t) - w(s)) \cdot E(w(s) - w(0)) + DW(s) = 0 \cdot 0 + s = \min\{t, s\}; \end{aligned}$$

3) тривијално (прираштаји су независни);

4) $E|w(t_0+h) - w(t_0)|^2 = D(w(t_0+h) - w(t_0)) = h \rightarrow 0$, за $h \rightarrow 0$.

У следећој теорему ћемо видети које трансформације „чувају“ Винеров процес.

Теорема 2: Нека је $\{w(t), t \geq 0\}$ Винеров процес.

- 1) $\{w(t+a) - w(a), t \geq 0\}$ је Винеров процес, за $a > 0$;
- 2) $\{\frac{1}{c} w(ct), t \geq 0\}$ је Винеров процес, за $c \neq 0$;
- 3) $\{-w(t), t \geq 0\}$ је Винеров процес;
- 4) Случ. процеси $\{w(t), t \geq 0\}$, $\{tw(\frac{t}{c}), t \geq 0\}$ имају исте фамилије коначним. расподела.

Доказ: 1), 2), 3) тривијално (проверимо услове из деф.);

4) Означимо други процес са W_1 .

Сваки n -дим. засека за W је гаусовски случ. вектор (по Т1.1)
и то са очекивањем 0 и коваријационом матрицом која је одређена са K_w .

Такође, и сваки n -дим. засека за W_1 је гаусовски случ. вектор
јер је он лин. комб. компоненти нормално расп. случ. вектора.

$$\left(\text{нпр. за } n=2, 0 < t_2 < t_1: t_2 W(\frac{t_2}{c}) - t_1 W(\frac{t_1}{c}) = t_2 \cdot (W(\frac{t_2}{c}) - W(\frac{t_1}{c})) + (t_2 - t_1) \cdot W(\frac{t_1}{c}) \right)$$

Расподела гаусовског случ. вектора са очекивањем 0 је јединств. одређ. ковар. матрицом,
тј. у овом случају са K_{W_1} .

А лако се доказује да ови процеси имају исте ковар. ф-је:

$$\begin{aligned} K_{W_1}(t,s) &= E[W_1(t)W_1(s)] = E[t \cdot W(\frac{t}{c}) \cdot s \cdot W(\frac{s}{c})] \\ &= ts \cdot E[W(\frac{t}{c})W(\frac{s}{c})] \\ &= ts \cdot K_w(\frac{t}{c}, \frac{s}{c}) \\ &\stackrel{T1}{=} ts \cdot \min\{\frac{t}{c}, \frac{s}{c}\} = \min\{s, t\} = K_w(t,s). \end{aligned}$$

10.

Трајекторије Винеровог процеса 1

Теорема 1: Нека је $0 \leq a < b < +\infty$, $a = t_0 < t_1 < \dots < t_n = b$, $A > 0$ и $S_n = \sum_{i=1}^n |W(t_i) - W(t_{i-1})|$.

Ако $\delta = \max_{1 \leq i \leq n} (t_i - t_{i-1}) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$, онда $P\{S_n > A\} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1$. (увек га премаши)
↳ уситњимо

Напомена: Другим речима, Винеров процес има неограничену варијацију на било ком $[a, b]$.

Доказ: $E(S_n) \stackrel{(*)}{\geq} \sqrt{\frac{2}{\pi}} \cdot \frac{b-a}{\delta} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} +\infty$

$$D(S_n) \stackrel{(**)}{=} \left(1 - \frac{2}{\pi}\right)(b-a)$$

За довољно велико n : $E(S_n) > A \Rightarrow E(S_n) - A > 0$
Тада важи:

$$\begin{aligned} \{|S_n - E(S_n)| < E(S_n) - A\} &= \{S_n - E(S_n) < E(S_n) - A, \quad E(S_n) - S_n < E(S_n) - A\} \\ &= \{S_n - E(S_n) < E(S_n) - A, \quad S_n > A\} \\ &< \{S_n > A\} \end{aligned}$$

Одавде: $P\{S_n \leq A\} = 1 - P\{S_n > A\} \leq 1 - P\{|S_n - E(S_n)| < E(S_n) - A\} = P\{|S_n - E(S_n)| \geq E(S_n) - A\}$

По неједнакости Чебишева:

$$P\{S_n \leq A\} \leq \frac{E|S_n - E(S_n)|^2}{(E(S_n) - A)^2} = \frac{D(S_n)}{(E(S_n) - A)^2} = \frac{\left(1 - \frac{2}{\pi}\right)(b-a)}{(E(S_n) - A)^2} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0.$$

(*)

$$\begin{aligned} E(S_n) &= E \sum_{i=1}^n |W(t_i) - W(t_{i-1})| \\ &= \sum_{i=1}^n E|W(t_i) - W(t_{i-1})| \\ &= \sum_{i=1}^n \int_{-\infty}^{+\infty} |x| \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi(t_i - t_{i-1})}} e^{-\frac{x^2}{2(t_i - t_{i-1})}} dx \\ &= \sum_{i=1}^n 2 \int_0^{+\infty} \frac{x}{\sqrt{2\pi(t_i - t_{i-1})}} e^{-\frac{x^2}{2(t_i - t_{i-1})}} dx \\ &= \dots = \sqrt{\frac{2}{\pi}} \sum_{i=1}^n \sqrt{t_i - t_{i-1}} \\ &= \sqrt{\frac{2}{\pi}} \sum_{i=1}^n \frac{t_i - t_{i-1}}{\sqrt{t_i - t_{i-1}}} \quad (*) \\ &\geq \sqrt{\frac{2}{\pi}} \sum_{i=1}^n \frac{t_i - t_{i-1}}{\sqrt{\delta}} \\ &= \sqrt{\frac{2}{\pi}} \frac{b-a}{\sqrt{\delta}} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} +\infty. \end{aligned}$$

(**)

$$\begin{aligned} D(S_n) &= D \sum_{i=1}^n |W(t_i) - W(t_{i-1})| \\ &= \sum_{i=1}^n D|W(t_i) - W(t_{i-1})| \\ &\stackrel{D(W(t_i) - W(t_{i-1}))^2}{=} \sum_{i=1}^n (E(W(t_i) - W(t_{i-1}))^2 - (E(W(t_i) - W(t_{i-1})))^2) \\ &\stackrel{D(W(t_i) - W(t_{i-1}))^2}{=} \sum_{i=1}^n (D(W(t_i) - W(t_{i-1})) + (E(W(t_i) - W(t_{i-1})))^2 - (E(W(t_i) - W(t_{i-1})))^2) \\ &\stackrel{D(W(t_i) - W(t_{i-1}))^2}{=} \sum_{i=1}^n \left((t_i - t_{i-1}) - \frac{2}{\pi} (t_i - t_{i-1}) \right) \quad \text{no } (*) \\ &= \left(1 - \frac{2}{\pi}\right) \sum_{i=1}^n (t_i - t_{i-1}) \\ &= \left(1 - \frac{2}{\pi}\right)(b-a). \end{aligned}$$

11.

Трајекторије Винеровог процеса 2

Теорема 1: Нека је $0 \leq a < b < +\infty$, $a = t_0 < t_1 < \dots < t_n = b$ и $S_n = \sum_{i=1}^n [W(t_i) - W(t_{i-1})]^2$.

Ако $\delta = \max_{1 \leq i \leq n} (t_i - t_{i-1}) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$, онда $S_n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} b-a$ у средње кв. смислу (L^2).

Напомена: Другим речима, Винеров процес има ограничену квадратну варијацију на било ком $[a, b]$.

Доказ: $E(S_n) = \sum_{i=1}^n E(W(t_i) - W(t_{i-1}))^2 \stackrel{DX = EX^2 - (EX)^2}{=} \sum_{i=1}^n (t_i - t_{i-1}) = b-a$.

$D(S_n) \stackrel{(***)}{\leq} 2\delta(a-b) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$.

Ми доказујемо: $E\left[\sum_{i=1}^n (W(t_i) - W(t_{i-1}))^2 - (b-a)\right]^2 \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$.

А лева страна је једнака $D(S_n)$, а то заиста $\rightarrow 0$, за $n \rightarrow \infty$.

(***)

$$\begin{aligned}
 D(S_n) &\stackrel{\text{нез. прчр.}}{=} \sum_{i=1}^n D(W(t_i) - W(t_{i-1}))^2 \\
 &\stackrel{\text{на је } DX = EX^2 - (EX)^2}{=} \sum_{i=1}^n \left(E(W(t_i) - W(t_{i-1}))^4 - \underbrace{(E(W(t_i) - W(t_{i-1})))^2}_{\substack{D + E^2 \\ t_i - t_{i-1}}} \right) \quad \text{дисперзија квадрата, а не дисперзија на квадрат!} \\
 &= \sum_{i=1}^n \left(3(t_i - t_{i-1})^2 - (t_i - t_{i-1})^2 \right) \\
 &= 2 \sum_{i=1}^n (t_i - t_{i-1})^2 \\
 &\leq 2 \underbrace{\max_{1 \leq i \leq n} (t_i - t_{i-1})}_{\delta} \sum_{i=1}^n (t_i - t_{i-1}) \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty.
 \end{aligned}$$

12.

Особине трајекторија Винеровог процеса

Теорема 1: Винеров процес је скоро сигурно непрекидан на сваком коначном интервалу.

Доказ: Нека је $0 \leq s < t < +\infty$

$$E|W(t) - W(s)|^4 = \int_{-\infty}^{+\infty} x^4 \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi(t-s)}} \cdot e^{-\frac{x^2}{2(t-s)}} dx = \dots = 3(t-s)^2.$$

Можемо применити критеријум Колмогорова (T1) за $p=4$, $q=1$, $K \geq 3$.

Добија се да је Винеров процес скоро сигурно непрекидан на сваком $[0, a]$.

Теорема 2 (Теорема Пели - Винер - Зигмунда)

Трајекторије Винеровог процеса скоро сигурно нису диференцијабилне ни у једној тачки.

Доказ: Наводимо само идеју доказа да не може постојати извод Вин. проц. ни у једној тачки t_0 .

Нека је $\frac{W(t_0+h) - W(t_0)}{h} \in \mathcal{N}(0, \frac{1}{h}).$ (*)

Случ. вел. са ознаком $W'(t_0)$ је извод за W у смислу неке од три конвергенције ако (*) конв. у том истом смислу ка $W'(t_0)$ када $h \rightarrow 0$.

То значи да би тај извод имао расподелу $\mathcal{N}(0, +\infty)$, што не постоји.

* Претходна 4 тврђења говорила су о локалном понашању трајекторија Винеровог процеса.

Видели смо да су то непрекидне линије пуне шплицева.

T1

T2

Наредна тврђења говоре о глобалном понашању трајекторија.

Теорема 3: (Хинчинов закон поновљеног логаритма):

За Винеров процес $\{W(t), t \geq 0\}$ важи:

- 1) $\limsup_{t \rightarrow \infty} \frac{W(t)}{\sqrt{2t \ln \ln t}} = 1$ је скоро сигурно;
- 2) $\liminf_{t \rightarrow \infty} \frac{W(t)}{\sqrt{2t \ln \ln t}} = -1$ је скоро сигурно;
- 3) $\limsup_{t \rightarrow 0^+} \frac{W(t)}{\sqrt{2t \ln \ln \frac{1}{t}}} = 1$ је скоро сигурно;
- 4) $\liminf_{t \rightarrow 0^+} \frac{W(t)}{\sqrt{2t \ln \ln \frac{1}{t}}} = -1$ је скоро сигурно;

Доказ: 1) тешко за овај курс;

2) следи из 1), због тога што је и $\{-W(t), t \geq 0\}$ Винеров процес (по [9] T2)

$$\Rightarrow \limsup_{t \rightarrow \infty} \frac{-W(t)}{\sqrt{2t \ln \ln t}} = 1 \text{ с.с.} \Rightarrow -\liminf_{t \rightarrow \infty} \frac{W(t)}{\sqrt{2t \ln \ln t}} = 1 \text{ с.с.} \Rightarrow \liminf_{t \rightarrow \infty} \frac{W(t)}{\sqrt{2t \ln \ln t}} = -1 \text{ с.с.}$$

4) следи из 3) по аналогном поступку;

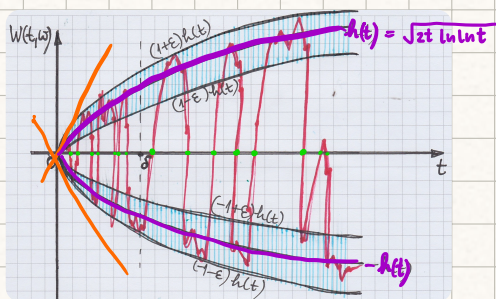
3) следи из 1), због тога што $\{W(t)\}$ и $\{tW(\frac{1}{t})\}$ имају исту расп. (по [9] T2)

$$\Rightarrow \limsup_{t \rightarrow \infty} \frac{t \cdot W(\frac{1}{t})}{\sqrt{2t \ln \ln t}} = 1 \text{ с.с.} \stackrel{t=\frac{1}{s}}{\Rightarrow} \limsup_{s \rightarrow 0^+} \frac{\frac{1}{s} W(s)}{\sqrt{2 \frac{1}{s} \ln \ln \frac{1}{s}}} = 1 \text{ с.с.} \Rightarrow \limsup_{s \rightarrow 0^+} \frac{W(s)}{\sqrt{2s \ln \ln \frac{1}{s}}} = 1 \text{ с.с.}$$

Напомена: Означимо са $h(t) = \sqrt{2t \ln \ln t}$.

Тада теорема каже: $\forall \epsilon > 0, \exists \delta > 0$ т.к. део трајекторије процеса $\{W(t)\}$ за $t \in [0, \delta]$ скоро сиг. ∞ пута припадају „траци“ $[(1-\epsilon)h(t), (1+\epsilon)h(t)]$ и скоро сиг. ∞ пута припадају „траци“ $[(-1+\epsilon)h(t), (-1-\epsilon)h(t)]$.

Одавде видимо да процес скоро сиг. ∞ пута узима вредност нула.



Теорема 4: $\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{W(t)}{t} = 0$ је скоро сигурно.

Напомена: Другим речима, трајекторије Винеровог процеса расту спорије од t кад $t \rightarrow \infty$

13.

Принцип рефлексије код Винеровог процеса

Теорема 1 (принцип рефлексије):

Нека је $\{W(t), t \geq 0\}$ Винеров процес, $a > 0$
и нека је $T_a := \inf \{t \geq 0 : W(t) = a\}$ тренутак достизања нивоа a . (први пут)

Тада је случ. процес $W_1(t) = \begin{cases} W(t), & t \leq T_a \\ \underline{2a - W(t)}, & t > T_a \end{cases}$ такође Винеров процес.

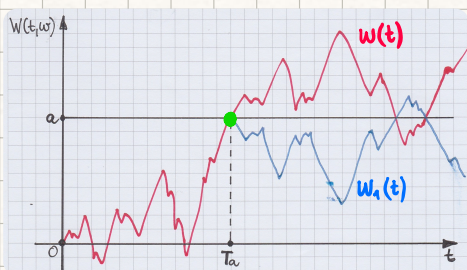
Доказ: Само идеја:

$$\begin{aligned} \{W(t), t \geq T_a\} &= \{W(t+T_a), t \geq 0\} = \{\underbrace{W(T_a)} + (W(t+T_a) - \underbrace{W(T_a)}), t \geq 0\} \\ &= \{a + \underbrace{(W(t+T_a) - a)}_{W_2}, t \geq 0\} = \{a + \underbrace{(a - W(t+T_a))}_{-W_2}, t \geq 0\} \\ &= \{2a - W(t), t \geq T_a\} \end{aligned}$$

↳ он је такође Винеров (по 9)

Ово није цео доказ зато што не видимо везу прираштаја.

Закључак: Ако је процес $\{W(t)\}$ већ достигао ниво a ,
онда су једнаке вероватноће да процес у тренутку $t > T_a$ узме вр. веће и мање од a .



Од **зелене** тачке,
једнако је вероватно **црвено** и **плаво**.

W W_1

деф. **Максимум процеса** $\{W(t)\}$ је $M(t) := \max_{0 \leq s \leq t} W(s)$.

Теорема 2: 1) Распдела случ. вел. T_a (за $a > 0$): $f_{T_a}(t) = \frac{a}{\sqrt{2\pi t^3}} \cdot e^{-\frac{a^2}{2t}}$;
 2) Распдела максимума процеса $M(t)$: $f_{M(t)}(a) = \frac{2}{\sqrt{2\pi t}} \cdot e^{-\frac{a^2}{2t}}$.

Доказ: 1)

1. Распдела случајне величине T_a (за $a > 0$): *погледајти крај стране*

$$P\{W(t) \geq a\} \stackrel{\text{векј. др}}{=} P\{W(t) \geq a, t \geq T_a\} + P\{W(t) \geq a, t < T_a\}$$

$$= P\{W(t) \geq a | t \geq T_a\} P\{t \geq T_a\} + P\{W(t) \geq a | t < T_a\} P\{t < T_a\}$$

$$= \frac{1}{2} P\{T_a \leq t\} + 0 \quad \left(\begin{array}{l} \text{1/2 (рефлексја)} \\ \text{0 (још нисмо први пут стигли до } a) \end{array} \right)$$

одакле се добија

$$\Rightarrow F_{T_a}(t) = P\{T_a \leq t\} = e^{N(0,t)}$$

$$= 2P\{W(t) \geq a\} \rightarrow \text{пен } \frac{a}{\sqrt{t}} \rightarrow +\infty$$

$$= 2 \int_a^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} e^{-\frac{x^2}{2t}} dx$$

смена: $x = \frac{a}{\sqrt{t}}$

$$= 2 \int_{\frac{a}{\sqrt{t}}}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx \rightarrow \text{опет пен али сада смо наместили на } N(0,1)$$

$$= 2 \left(1 - \Phi \left(\frac{a}{\sqrt{t}} \right) \right), \quad t > 0.$$

Одавде се види да је

$$P\{T_a < +\infty\} = \lim_{t \rightarrow +\infty} F_{T_a}(t) = 2 \left(1 - \frac{1}{2} \right) = 1.$$

време чекања T_a је коначно скоро сигурно

Одговарајућа густина расподеле је

$$f_{T_a}(t) = \frac{a}{\sqrt{2\pi t^3}} e^{-\frac{a^2}{2t}} \rightarrow F' = \frac{1}{2} \left(-t^{-\frac{3}{2}} \cdot a \cdot \frac{1}{\sqrt{t}} \right)$$

Пошто T_a и T_{-a} имају исту расподелу, може се свуда ставити $|a|$.

↳ све исто важи (због рефлексје)

6

$$2) F_{M(t)}(a) = P\{M(t) < a\} = P\{T_a \geq t\} \stackrel{\text{из 1)}}{=} 1 - 2 \left(1 - \Phi \left(\frac{a}{\sqrt{t}} \right) \right) = 2\Phi \left(\frac{a}{\sqrt{t}} \right) - 1$$

у тренутку t још нисмо достигли a *морамо још да чекамо*

Одавде: $f_{M(t)}(a) = F' = \frac{2}{\sqrt{2\pi t}} \cdot e^{-\frac{a^2}{2t}}$

Теорема 3: 1) $P\{\max_{0 \leq t < \infty} W(t) = +\infty\} = 1;$

2) $P\{\min_{0 \leq t < \infty} W(t) = -\infty\} = 1.$

Доказ: 1) $P\{\max_{0 \leq t < \infty} W(t) > k\} \geq P\{\max_{0 \leq s \leq t} W(t) > k\} = P\{M(t) > k\} \stackrel{T10}{=} 2(1 - \Phi(\frac{k}{\sqrt{t}})) \xrightarrow{t \rightarrow \infty} 1$

$$P\{\max_{0 \leq t < \infty} W(t) = +\infty\} = P\{\bigcap_{k=1}^{\infty} \{\max_{0 \leq t < \infty} W(t) > k\}\} = 1;$$

2) $P\{\min_{0 \leq t < \infty} W(t) = -\infty\} = P\{-\max_{0 \leq t < \infty} (-W(t)) = -\infty\} = P\{\max_{0 \leq t < \infty} W(t) = +\infty\} = 1.$

* На крају смо навели разне модификације Винеровог процеса (стр. 33-34)

21.

 L^2 - процеси

деф. Комплексни случ. процес $\{X(t), t \in T\}$ је L^2 -процес ако је:

$$E|X(t)|^2 < \infty, \quad \forall t \in T. \quad (\text{за реалне само } EX^2(t) < \infty)$$

Кажемо и процес са коначним другим моментима / процес другог реда.

Подсетимо се: комплексни случ. процес се може приказати као: $X(t) = X_1(t) + i \cdot X_2(t)$, где су $\{X_1\}$ и $\{X_2\}$ реални случ. процеси.

За L^2 -процесе ће се испоставити да су нам од кључног значаја ф-је m_x и K_x . Зато се на почетку бавимо њиховим особинама.

Лема 1: Нека је $\{X(t), t \in T\}$ случ. процес другог реда.

- 1) $m_x < +\infty$;
- 2) $K_x < +\infty$.

Доказ: Користимо неједнакост Буњаковски-Коши-Шварца: $E|xy| \leq \sqrt{E|x|^2} \cdot \sqrt{E|y|^2}$

$$1) \quad m_x(t) = EX(t), \quad t \in T \quad \Rightarrow \quad |m_x(t)| = |EX(t)| \stackrel{\text{К-Ш}}{\leq} \sqrt{E|X(t)|^2} < +\infty;$$

$$2) \quad K_x(t,s) = E\left[(X(t) - EX(t))(X(s) - EX(s))\right] \stackrel{\text{К-Ш}}{\Rightarrow} |K_x(t,s)|^2 \leq E|X(t) - m_x(t)|^2 \cdot E|X(s) - m_x(s)|^2 < +\infty.$$

Лема 2: Нека је $\{X(t), t \in T\}$ L^2 - процес.

1) Ако је $Y(t) = a(t)X(t) + b(t)$ (a, b - неслуч. ф-је) онда је: $K_Y(t, s) = a(t)\overline{a(s)} \cdot K_X(t, s)$;

Последица: Означимо $X^* := X(t) - m_X(t)$.

Тада X и X^* имају исту коваријациону ф-ју.

$$K_X(t, s) = E[X^*(t) \cdot \overline{X^*(s)}]$$

↓ КОРИСТИМО У ДОКАЗУ Т1
(*)

2) $D(X(t)) = K_X(t, t) \geq 0$ и коначна је;

3) $K_X(t, s) = \overline{K_X(s, t)}$ - **хермитска симетрија**; (за реалне је обична симетрија)

4) $|K_X(t, s)|^2 \leq K_X(t, t) \cdot K_X(s, s)$.

Доказ: тривијално (стр. 35).

Потребан и довољан услов да је произвољна функција баш ковар. ф-ја за неки процес

Теорема 1: Функција $K(t, s)$ ($t, s \in T$) је ковар. ф-ја неког процеса ако је **ненегативно дефинитна**.

$$(\forall n \in \mathbb{N}) (\forall t_1, \dots, t_n \in T) (\forall z_1, \dots, z_n \in \mathbb{C}) \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n z_i \cdot \overline{z_j} K_X(t_i, t_j) \geq 0$$

Доказ: стр. 36.

$K_X(t, s)$ говори о јачини корелационе повезаности између два засека истог процеса.

Па бисмо испитали повезаност два различита процеса, уводимо следећи појам:

деф. Нека су $\{X(t), t \in T\}$ и $\{Y(t), t \in T\}$ два L^2 - процеса.

Узајамно коваријациона / крос коваријациона функција за ова два процеса је:

$$K_{X,Y}(t, s) := E[(X(t) - m_X(t))(Y(s) - m_Y(s))], \quad t, s \in T$$

22.

Особине класе коваријационих функција

Теорема 1: Класа ковар. ф-ја је затворена у односу на сабирање, множење и lim.

Другим речима, збир две ковар. ф-је је такође ковар. ф-ја итд.

Доказ: Ковар. ф-ја случ. процеса говори о јачини везе засека истог процеса.

Због тога, можемо претпоставити погодне облике повезаности засека различитих процеса.

1) Изаберимо процесе такв. буду некорелисани: $E[X_1^*(t) X_2^*(s)] = 0$ (тима не мењамо ковар. ф-је)

$$\begin{aligned} K_{X_1+X_2}(t,s) &= E[(X_1^*(t) + X_2^*(t)) \cdot (X_1^*(s) + X_2^*(s))] \\ &= E(X_1^*(t) X_1^*(s)) + E(X_1^*(t) X_2^*(s)) + E(X_2^*(t) X_1^*(s)) + E(X_2^*(t) X_2^*(s)) \\ &= K_{X_1}(t,s) + K_{X_2}(t,s) \end{aligned}$$

2) Изаберимо процесе такв. буду независни:

$$\begin{aligned} K_{X_1 X_2}(t,s) &= E[(X_1^*(t) X_2^*(t)) \cdot (X_1^*(s) X_2^*(s))] \leftarrow \text{редослед небитан} \\ &\stackrel{+ \text{нез.}}{=} E[X_1^*(t) X_1^*(s)] \cdot E[X_2^*(t) X_2^*(s)] = K_{X_1}(t,s) \cdot K_{X_2}(t,s). \end{aligned}$$

3) Показујемо да је функција $K(t,s) := \lim_{m \rightarrow \infty} K_m(t,s)$ такође ковар. ф-ја. (користимо [21]Т1)

$$\text{Ваши: } \lim_{m \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m z_i \bar{z}_j K_m(t_i, t_j) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m z_i \bar{z}_j K(t_i, t_j)$$

Пошто су сви чланови са леве стране ≥ 0 , онда је и десна страна ≥ 0 .
То значи K је ненег. деф. $\Rightarrow K$ јесте ковар. ф-ја.

Последица: $\alpha_1 K_1(t,s) + \alpha_2 K_2(t,s)$, $\alpha_1, \alpha_2 > 0$, је такође коваријациона функција.

(овде користимо и [21]Л2)

Напомена: Претходно тврђење можемо и индуктивно уопшћавати.

23. Непрекидност у средње квадратном смислу

Наредни појам смо већ увели у [1]

деф. Случ. процес $\{X(t), t \in T\}$ је **непрекидан у средње квадратном смислу** у тачки $t_0 \in T$ ако:

$$E|X(t) - X(t_0)|^2 \xrightarrow{t \rightarrow t_0} 0.$$

Кажемо и **L^2 -непрекидност**.

Наредно тврђење је веома битно. Аналогно ће ванити и у [24] и [25].

Теорема 1: Нека је $\{X(t), t \in T\}$ L^2 -процес чија је средња вредност m_X и коваријациона ф-ја K_X .

$\{X(t)\}$ је L^2 -непр. у $t_0 \in T$ $\Leftrightarrow m_X$ непр. у t_0 и K_X непр. у (t_0, t_0) .

Доказ:

Доказ.

$$\begin{aligned} E|X(t) - X(t_0)|^2 &= E(X(t) - X(t_0))\overline{(X(t) - X(t_0))} \\ &\stackrel{\text{изменили}}{=} E(X(t)\overline{X(t)}) - E(X(t_0)\overline{X(t)}) - E(X(t)\overline{X(t_0)}) + E(X(t_0)\overline{X(t_0)}) \\ K_X = E - m_X \overline{m_X} &\stackrel{\text{све што је } K_X}{=} \begin{cases} K_X(t, t) + m_X(t)\overline{m_X(t)} - K_X(t_0, t) - m_X(t_0)\overline{m_X(t)} \\ -K_X(t, t_0) - m_X(t)\overline{m_X(t_0)} + K_X(t_0, t_0) + m_X(t_0)\overline{m_X(t_0)} \end{cases} \\ &= A + B, \end{aligned}$$

где је

$$A = K_X(t, t) - K_X(t_0, t) - K_X(t, t_0) + K_X(t_0, t_0), \quad B = |m_X(t) - m_X(t_0)|^2.$$

(уводни део)

3

1. Смер \leftarrow : Претпоставимо да је m_X непрекидна функција у тачки t_0 и K_X непрекидна функција у тачки (t_0, t_0) . Тада $A \rightarrow 0$ и $B \rightarrow 0$ кад $t \rightarrow t_0$, па важи

$$E|X(t) - X(t_0)|^2 = A + B \rightarrow 0, \quad t \rightarrow t_0. \quad (\text{јер су } m_X, K_X \text{ непрекидне})$$

2. Смер \rightarrow : Претпоставимо да је процес $\{X(t)\}$ је L^2 -непрекидан у тачки $t_0 \in T$, тј. $E|X(t) - X(t_0)|^2 \rightarrow 0, t \rightarrow t_0$. Тада важи

$$\begin{aligned} E|X^*(t) - X^*(t_0)|^2 &= A, \quad A \geq 0 \rightarrow \text{јер је лева стр. } \geq 0 \\ E|X(t) - X(t_0)|^2 &= A + B \geq B = |m_X(t) - m_X(t_0)|^2, \\ &\rightarrow 0, \quad t \rightarrow t_0 \end{aligned}$$

$$\Rightarrow |m_X(t) - m_X(t_0)|^2 \rightarrow 0, \quad t \rightarrow t_0, \text{ тј. } m_X(t) \rightarrow m_X(t_0), \quad t \rightarrow t_0. \quad m_X \text{ непр. } \checkmark$$

* Одатле следи и

$$E|X^*(t) - X^*(t_0)|^2 \rightarrow 0, \quad t \rightarrow t_0. \quad (\text{пошто } B \rightarrow 0, t \rightarrow t_0 \text{ онда } A \rightarrow 0, t \rightarrow t_0)$$

За коваријациону функцију важи

$$\begin{aligned} |K_X(t, s) - K_X(t_0, t_0)| &= |E(X^*(t)\overline{X^*(s)}) - E(X^*(t_0)\overline{X^*(t_0)})| \\ &\stackrel{\text{добили смо за } X^*(t)}{\rightarrow} |E[X^*(t)\overline{X^*(s)}] - X^*(t_0)\overline{X^*(t_0)}| \\ &\stackrel{\text{додали и одузели}}{\rightarrow} |E(X^*(t)\overline{X^*(s)} - X^*(t)\overline{X^*(t_0)} + X^*(t)\overline{X^*(t_0)} - X^*(t_0)\overline{X^*(t_0)})| \\ &\stackrel{\text{наместили}}{\rightarrow} |E(X^*(t)(\overline{X^*(s)} - \overline{X^*(t_0)}) + X^*(t_0)(\overline{X^*(t)} - \overline{X^*(t_0)})| \\ &\stackrel{\text{неједн. } \Delta}{\rightarrow} \leq |E(X^*(t)(\overline{X^*(s)} - \overline{X^*(t_0)})| + |E(X^*(t_0)(\overline{X^*(t)} - \overline{X^*(t_0)})| \\ K\text{-Ш} &\rightarrow \leq \sqrt{E|X^*(t)|^2 E|\overline{X^*(s)} - \overline{X^*(t_0)}|^2} + \sqrt{E|X^*(t_0)|^2 E|\overline{X^*(t)} - \overline{X^*(t_0)}|^2} \\ &\rightarrow 0, \quad t, s \rightarrow t_0, \quad \rightarrow 0 \end{aligned}$$

на основу неједнакости Коши-Шварца. Први чланови под оба корена су коначни (зато што је у питању процес другог реда), а друга два члана теже 0 (претходно показано), па важи

$$K_X(t, s) \rightarrow K_X(t_0, t_0), \quad t, s \rightarrow t_0. \quad K_X \text{ непр. } \checkmark$$

□

Ово је ПОМОЋНО тврђење које ћемо у наставку користити.

Теорема 2: Нека је $\{X(t), t \in T\}$ L^2 -процес и $t_0 \in T$. Тада:

$$(\exists X_0) \ E|X_0|^2 < +\infty, \quad E|X(t) - X_0|^2 \xrightarrow{t \rightarrow t_0} 0$$

ако

$$(\exists C \in \mathbb{C}) \ (\forall (t_n), (s_m): t_n, s_m \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{m \rightarrow \infty} t_0) \quad E[X(t_n) \cdot \overline{X(s_m)}] \xrightarrow{n, m \rightarrow \infty} C$$

Доказ: стр. 38-39.

Напомена: $C = E[X_0 \overline{X_0}]$.

Следеће тврђење је битно за стационарне процесе:²⁸

Теорема 3: Ако је ковар. ф-ја K непрекидна у свакој тзв. дијагоналној тачки $(t_0, t_0) \in T \times T$.

онда је она непрекидна у свакој тачки $(t, s) \in T \times T$.

Доказ: стр. 39.

24. Диференцијабилност у средње квадратном смислу

Можемо разматрати три врсте диференцијабилности:

- у смислу стох. конв: има неке чудне особине, па нам не даје пуно релевантних информација; (нпр. Пуасонов процес има извод свуда, али једнак је нули)
- у смислу скоро сиг. конв: то је заправо обичан извод, па нема ништа ново;
- у смислу ср. квадратне конв: тиме се сада бавимо.

деф. L^2 -процес $\{X(t), t \in T\}$ је **средње квадратно диференцијабилан** у тачки $t_0 \in T$ ако постоји случ. величина $X'(t_0)$ такд. $E \left| \frac{X(t_0+h) - X(t_0)}{h} - X'(t_0) \right|^2 \xrightarrow{h \rightarrow 0} 0$.

Кажемо и **L^2 -диференцијабилан** у тачки $t_0 \in T$.

$X'(t_0)$ је **средње квадратни извод** / **L^2 -извод** процеса $\{X(t)\}$ у тачки $t_0 \in T$.

Лема 1: Нека је $\{X(t), t \in T\}$ L^2 -процес који је L^2 -диф. Тада:

- 1) Постоји $(m_X(t))'$ и важи: $(m_X(t))' = m_{X'}(t)$;
- 2) $EX(t) = 0, t \in T \Rightarrow E[X'(t) \overline{X(s)}] = \frac{\partial K_X(t,s)}{\partial t}$;
- 3) $EX(t) = 0, t \in T \Rightarrow E[X'(t) \overline{X'(s)}] = \frac{\partial^2 K_X(t,s)}{\partial t \partial s}$.

Доказ: стр. 40-41.

Теорема 1: Нека је $\{X(t), t \in T\}$ L^2 -процес чија је средња вредност m_X и коваријациона ф-ја K_X .

$\{X(t)\}$ је L^2 -диф. у $t_0 \in T \Leftrightarrow$ постоји $m_{X'}(t_0)$ и постоји уопштени други извод $\frac{\partial^2 K_X(t,s)}{\partial t \partial s}$ у (t_0, t_0) .

Доказ: стр. 41

Последица: Пошто $E|X'(t_0)|^2 = \frac{\partial^2 K_X(t,s)}{\partial t \partial s} \Big|_{(t_0, t_0)} + |m_{X'}(t_0)|^2$, онда важи $E|X'(t_0)|^2 < \infty$

Другим речима, L^2 -извод је такође L^2 -процес.

25. Интегрибилност у средње квадратном смислу

деф. Нека је $\{X(t), t \in T\}$ L^2 -процес, $[a, b] \subset T$, $a = t_0 < \dots < t_n = b$ разбијање интервала, $\phi_k \in (t_{k-1}, t_k)$ и нека је $\max_{1 \leq k \leq n} (t_k - t_{k-1}) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$. ↳ избор

Нека је $S_n = \sum_{k=1}^n X(\phi_k) \cdot (t_k - t_{k-1})$ интегрална сума.

Ако за низ (S_n) важи $E|S_n - S|^2 \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$, тада је S средње квадратни Риманов интеграл за $\{X(t)\}$ у ознаци $\int_a^b X(t) dt$.

Кажемо и L^2 -интеграл.

Напомена: Може се доказати да S не зависи од избора Φ .

Напомена: Ако је $a = -\infty$ или $b = +\infty$, такве интеграле дефинишемо као ср. кв. граничне вредности L^2 -интеграла.

Лема 1: Нека су $\{X(t), t \in T\}$, $\{X_1(t), t \in T\}$, $\{X_2(t), t \in T\}$ L^2 -интегрибилни на $[a, b]$. Тада:

$$1) \int_a^b X(t) dt = \int_a^c X(t) dt + \int_c^b X(t) dt, \quad a < c < b;$$

$$2) \int_a^b (\alpha_1 X_1(t) + \alpha_2 X_2(t)) dt = \alpha_1 \int_a^b X_1(t) dt + \alpha_2 \int_a^b X_2(t) dt;$$

$$3) E \left[\int_a^b X_1(t) dt \cdot \overline{\int_a^b X_2(t) dt} \right] = \int_a^b \int_a^b E[X_1(t) \overline{X_2(s)}] dt ds.$$

$$\text{Специјално } (X_2(t) = \frac{1}{b-a}): E \left[\int_a^b X_1(t) dt \right] = \int_a^b E X_1(t) dt. \quad (E \text{ пролази кроз } \int)$$

Доказ: једноставно (стр. 43 - идеја)

Теорема 1: $\int_a^b X(t) dt$ постоји \Leftrightarrow постоје $\int_a^b m_X(t) dt$ и $\int_a^b \int_a^b K_X(t, s) dt ds$.

Доказ: стр. 43.

Послевица: $E|S|^2 < \infty$

Другим речима, L^2 -интеграл је такође L^2 -процес.

деф. Нека је $\{X(t), t \in T\}$ L^2 -процес, $[a, b] \subset T$, $a = t_0 < \dots < t_n = b$ разбијање интервала, $\phi_k \in (t_{k-1}, t_k)$ и нека је $\max_{1 \leq k \leq n} (t_k - t_{k-1}) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$.

Затим, нека је f неслучајна функција на $[a, b]$.

Такође, нека је $m_X(t) = 0$.

Нека је $S_n = \sum_{k=1}^n f(\phi_k) \cdot (X(t_k) - X(t_{k-1}))$ интегрална сума.

Ако за низ (S_n) важи $E|S_n - S|^2 \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$, тада је S ср. кв. Риман-Стилјесов интеграл за $\{X(t)\}$ у ознаци $\int_a^b f(t) dX(t)$.

Напомена: Може се доказати да S не зависи од избора Φ .

Ланци Маркова

Већ смо поменули у \square : то су они процеси чија будућност зависи само од садашњости.

Процеси Маркова могу имати дискретан и непрекидан параметарски скуп, а прво разматрамо само оне са дискретним, тзв. ланце.

Зашто кажемо ланац? То се каже за процесе којима је фазни простор дискретан скуп.

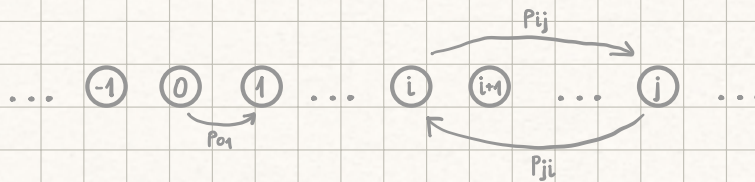
* Посматрамо систем који у дискретним временским тренуцима прелази из једног стања у друго. Претпоставимо:

1) скуп стања је пребројив и може се претпоставити да је то скуп Z ;

2) важи и својство Маркова: (за дискретан случај)

$$P\{X_{t+1}=j \mid X_0=i_0, \dots, X_{t-1}=i_{t-1}, X_t=i\} = P\{X_{t+1}=j \mid X_t=i\} \quad (i, j, i_0, \dots - \text{нека стања})$$

3) вероватноћа преласка из стања i у стање j ($p_{ij} = P\{X_{t+1}=j \mid X_t=i\}$) не зависи од t .



Запишимо све ово у облику дефиниције:

деф. Случајни низ $\{X_t, t \in N_0\}$ је **хомогени ланац Маркова** са скупом стања Z

ако му је фазни простор пребројив (може се нумерисати скупом Z) и важи **својство Маркова**:

$$(\forall t \in N_0)(\forall i, j, i_0, \dots, i_{t-1} \in Z) \quad P\{X_{t+1}=j \mid X_0=i_0, \dots, X_{t-1}=i_{t-1}, X_t=i\} = P\{X_{t+1}=j \mid X_t=i\} = p_{ij}.$$

Број p_{ij} је **вероватноћа преласка из стања i у стање j** .

Напомена: Ланац је нехомоген ако p_{ij} зависи од t .

Ми разматрамо само хомогене.

деф. Матрица $P := [p_{ij}]_{|Z| \times |Z|}$ је матрица вероватноћа преласка.

Напомена: Ова матрица је стохастичка: $p_{ij} \geq 0$ и $\sum_j p_{ij} = 1$.
→ збир по редовима
→ негде мора отићи

деф. Почетна расподела је $p_i^{(0)} = P\{X_0 = i\}$ вероватноћа да процес у почетном тренутку заузео стање i .

Напомена: $\sum_i p_i^{(0)} = 1$. (јер на почетку систем мора бити у неком од стања i)

деф. Нека је $p_{ij}(n) = P\{X_{t+n} = j \mid X_t = i\}$.

Матрица вероватноћа преласка у n корака је $P_n := [p_{ij}(n)]_{|Z| \times |Z|}$.

Теорема 1: Ланац Маркова је потпуно одређен почетном расподелом и вероватноћама преласка, тј:

$$P\{X_0 = i_0, \dots, X_n = i_n\} = p_{i_0}^{(0)} p_{i_0 i_1} p_{i_1 i_2} \dots p_{i_{n-1} i_n}.$$

Доказ: (БИ) * $P\{X_0 = i_0\} \stackrel{\text{деф.}}{=} p_{i_0}^{(0)}$

* $P\{X_1 = i_1, X_0 = i_0\} = P\{X_1 = i_1 \mid X_0 = i_0\} \cdot P\{X_0 = i_0\} = p_{i_0}^{(0)} \cdot p_{i_0 i_1};$

(ИК) $P\{X_0 = i_0, \dots, X_n = i_n\} = P\{X_n = i_n, \dots, X_1 = i_1 \mid X_0 = i_0\} \cdot P\{X_0 = i_0\}$

$$P\{X_n = i_n, \dots, X_1 = i_1 \mid X_0 = i_0\} \cdot p_{i_0}^{(0)} \stackrel{\text{(ИК)}}{=} p_{i_0}^{(0)} \cdot p_{i_0 i_1} \cdot \dots \cdot p_{i_{n-1} i_n}$$

Напомена: Када проверавамо да ли је у питању ланац Маркова, довољно је да проверимо да ли важи својство Маркова.

Примери: 1) систем са два стања;

2) миш у лавиринту;

3) размножавање грашка;

4) случајно лутање по правој;

5) низ независних случајних величина са истом расподелом;

6) најдужи непрекинути низ код бацања новчића.

→ бесконачни

Лема 1: $P(A|B|C) = P(A|B) \cdot P(B|C)$.

Доказ: $P(A|B|C) = \frac{P(A|B) \cdot P(B|C)}{P(C)} = \frac{P(A|B) \cdot P(B|C)}{P(C)} = P(A|B) \cdot P(B|C)$.

Наредна теорема нам показује како рачунамо $p_{ij}(n)$, за коначне матрице P :

Теорема 2 (Једначине Колмогоров - Чепмена):

$$p_{ij}(m+n) = \sum_k p_{ik}(m) \cdot p_{kj}(n), \quad m, n \in \mathbb{N}.$$

Доказ: $p_{ij}(m+n) = P\{X_{m+n} = j \mid X_0 = i\}$

$$= \sum_k P\{X_{m+n} = j, X_m = k \mid X_0 = i\}$$
$$\stackrel{M}{=} \sum_k P\{X_{m+n} = j \mid X_m = k, X_0 = i\} \cdot P\{X_m = k \mid X_0 = i\}$$
$$= \sum_k P\{X_{m+n} = j \mid X_m = k\} \cdot P\{X_m = k \mid X_0 = i\} = \sum_k p_{ik}(m) \cdot p_{kj}(n)$$

Ово је заправо расписано матрично множење.

Последица: 1) $P_{m+n} = P_m P_n$;

2) $P_n = P^n$.

15. Потребан и довољан услов за повратна стања

деф. Нека је $\{X_t, t \in \mathbb{N}_0\}$ ланац Маркова.

Стање i је **повратно** ако: $P\{X_n = i, \text{ за неко } n \geq 1 \mid X_0 = i\} = 1$ (скоро сигурно се враћа)

Стање i је **пролазно** ако: $P\{X_n = i, \text{ за неко } n \geq 1 \mid X_0 = i\} < 1$ (није сигурно да се враћа)

деф. Вероватноћа да систем први пут дође у стање j у тренутку n , ако је при томе почео из стања i :

$$v_{ij}(n) := P\{X_1 \neq j, \dots, X_{n-1} \neq j, X_n = j \mid X_0 = i\}$$

Напомена: (дефинишемо) $v_{ij}(0) := 0$

деф. Вероватноћа да систем некад дође у стање j , ако је при томе почео из стања i :

$$V_{ij} := \sum_{n=1}^{\infty} v_{ij}(n)$$

Напомена: 1) i повратно: $V_{ii} = 1$;
2) i пролазно: $V_{ii} < 1$.

Наводимо потребан и довољан услов да би неко стање било повратно:

Теорема 1: Стање i је повратно $\Leftrightarrow \sum_{n=1}^{\infty} p_{ii}(n) = +\infty$.

Доказ: стр. 52-53

Пример: грашак: AA, aa - повратна;
 Aa - пролазно;

16.

Разлагање скупа стања

деф. Нека је $\{X_t, t \in \mathbb{N}_0\}$ ланац Маркова са скупом стања Z .

Стање $j \in Z$ је **достижно из стања** i ако је $v_{ij} > 0$. Кажемо и да i **комуницира** са j .

Ако уз то и $v_{ji} > 0$, онда i и j **међусобно комуницирају**.

деф. Нека је E подскуп скупа свих стања.

Скуп E је **затворен** ако је за свако $i \in E, j \notin E: p_{ij} = 0$. (не може ван)

Специјално, ако E садржи само једно стање, онда су то стање и тај скуп **апсорбујући**.

деф. Скуп је **неразломив** ако свака два стања из тог скупа међусобно комуницирају.

деф. **Период стања** i је: $d(i) := \text{NZD}\{n: p_{ii}(n) > 0\}$. (из оних бројева корака у којима је могуће вратити се у i)

Ако је $d(i) > 1$, стање је **периодично**.

Ако је $d(i) = 1$, стање је **непериодично**.

Теорема 1: Нека су i, j стања која међусобно комуницирају.

Стање i је пролазно повратно \Leftrightarrow стање j пролазно повратно.

Доказ: стр. 54-55

Теорема 2: Скуп стања се јединствено може представити у облику $E_0 \cup E_1 \cup E_2 \cup \dots$

где је E_0 скуп пролазних стања,

а E_1, E_2, \dots су **неразломиви, затворени скупови повратних стања**.

Доказ: стр. 55.

17.

Стационарне расподеле

деф. **Стационарна расподела** за хомогени ланац Маркова $\{X_t, t \in \mathbb{N}_0\}$ са скупом стања Z је расподела вероватноћа (π_i) , $i \in Z$, $\sum_{i \in Z} \pi_i = 1$ за коју важи:

$$p_i^{(0)} = P\{X_0 = i\} = \pi_i, \quad i \in Z \quad \Rightarrow \quad p_i^{(n)} = P\{X_n = i\} = \pi_i, \quad i \in Z, n \in \mathbb{N}$$

Напомена: Стационарна расподела даје пропорцију времена коју систем проводи у појединачним стањима, до тренутка n . (за велике n)

нпр. имамо 3 стања:

$$\begin{aligned} P\{X_n = 1\} &= \pi_1, \\ P\{X_n = 2\} &= \pi_2, \\ P\{X_n = 3\} &= \pi_3. \end{aligned}$$

Пропорција: $\pi_1 : \pi_2 : \pi_3$

Напомена: (π_i) , $i \in Z$ је стационарна расподела $\Leftrightarrow \pi_j = \sum_{i \in Z} \pi_i \cdot p_{ij}(n)$, $j \in Z, n \in \mathbb{N}$.

Ово даје практичан начин да се одреди стац. расп: решавањем матричне једначине $\pi = \pi \cdot P$
+ услов $\sum_{i \in Z} \pi_i = 1$

Напомена: Стационарна расподела не мора да постоји.

Стационарна расподела не мора да буде јединствена.

Примери: стр. 56

18.

Довољан услов за ергодичност

деф. Хомогени ланац Маркова $\{X_t, t \in \mathbb{N}_0\}$ са скупом стања S је **ергодичан** ако постоји

$$\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ij}(n) = p_j, \quad \forall i, j \in S$$

при чему p_j не зависи од i и важи $\sum_{j \in S} p_j = 1$.

Такође, уводимо ознаку $\pi^* := (p_j)_{j \in S}$ - **гранична расподела**.

Напомена: У практичном смислу, ово значи да „гранична матрица“ ($P^n, n \rightarrow \infty$) има једнаке све врсте. Није битно из ког стања i се полази, већ у које стање j се стигне.

Напомена: Гранична расподела јесте јединствена.

Напомена: Ако постоји оваква гранична расподела \Rightarrow она је и стационарна.

Доказ:
$$\begin{array}{c} P_{n+1} \\ \downarrow \\ \pi^* \end{array} = \begin{array}{c} P_n \\ \downarrow \\ \pi^* \end{array} \cdot P \xrightarrow{/\lim} \pi^* = \pi^* \cdot P$$
 тј. π^* испуњава услов да буде стац. расп.

Сада наводимо довољан (не и потребан) услов за ергодичност када је скуп стања коначан:

Теорема 1: Нека је $\{X_t, t \in \mathbb{N}_0\}$ хомогени ланац Маркова са коначним скупом стања $S = \{1, 2, \dots, m\}$, за који $(\exists \delta > 0) (\forall i, j \in S) \underline{p_{ij} \geq \delta}$.

Тада је ланац $\{X_t, t \in \mathbb{N}_0\}$ ергодичан.

Доказ: стр. 57, 58.

Сада наводимо последицу која ће да олабави довољан услов: (Г1 тврди за $r=1$)

Теорема 2: Нека је $\{X_t, t \in \mathbb{N}_0\}$ хомогени ланац Маркова са коначним скупом стања $S = \{1, 2, \dots, m\}$, за који $(\exists \delta > 0) (\exists r \in \mathbb{N}) (\forall i, j \in S) p_{ij}(r) \geq \delta$.

Тада је ланац $\{X_t, t \in \mathbb{N}_0\}$ ергодичан.

Доказ: стр. 58.

Пример: стр. 59-61.

19. Вероватноћа изумирања код простог процеса гранања

Процеси гранања су спец. случај процеса Маркова.
Постоје посебне технике за рад са њима, па их посебно изучавамо.

деф. Нека је $\{Y_{n,j}, n, j \in \mathbb{N}\}$ фамилија независних сл. вел. са вредностима у \mathbb{N}_0 и истом расподелом:

$$P_k := P\{Y_{n,j} = k\}, \quad k \in \mathbb{N}_0$$

Прост процес гранања је случ. проц. $\{X_n, n \in \mathbb{N}_0\}$ дефинисан са:

$$\begin{aligned} X_0 &= 1 \\ X_1 &= Y_{1,1} \\ X_2 &= Y_{2,1} + Y_{2,2} + \dots + Y_{2,X_1} \\ &\vdots \\ X_n &= Y_{n,1} + Y_{n,2} + \dots + Y_{n,X_{n-1}} \\ &\vdots \end{aligned}$$

При томе, $Y_{n,j}$ представља број јединки у n -тој генерацији које су потомци j -те јединке из $n-1$ -ве генерације.

Пример: Слика 1, стр. 65

Питања која се постављају су:

- 1) вероватноћа догађаја да популација опстане до n -те генерације: $P\{X_n \neq 0\} - ?$
- 2) вероватноћа догађаја да популација опстане кроз беск. генерација: $P(\overset{\infty}{\bigcap}\{X_n \neq 0\}) - ?$
- 3) вероватноћа догађаја да популација изумре до n -те генерације: $P\{X_n = 0\} - ?$
- 4) вероватноћа догађаја да популација изумре некад у будућности: $P(\overset{\infty}{\bigcup}\{X_n = 0\}) - ?$

За то користимо генераторне функције: $G_X(t) = Et^X = \sum_{k=0}^{\infty} t^k \cdot P\{X=k\}$.

Лема 1: Нека су X_1, \dots, X_n iid, N - случ. вел. са вредностима у \mathbb{N}_0 и $S_N = \sum_{i=1}^N X_i$, $S_0 = 0$.

$$G_{S_N}(s) = G_N(G_{X_1}(s)).$$

Лема 2: $ES_N = EN \cdot EX_1$.

* Као што смо рекли, прост процес гранања је процес Маркова. (стр. 65, слика 2)

При томе, p_{ij} се рачуна преко ген. ф-је:

$$p_{ij} = P\{X_n=j \mid X_{n-1}=i\} = P\{Y_{n-1} + \dots + Y_{n,i} = j\} \stackrel{S_{ij}}{=} \frac{1}{j!} \cdot \frac{\partial^j (G_{Y_{i,1}}(s))^i}{(\partial^s)^j} \Big|_{s=0}$$

* Сада се бавимо питањем 4: вероватноћа да популација изумре некад у будућности: $P(\bar{\cup}\{X_n=0\})$

Лема 3: Нека су $G(s)$ и $G_{X_n}(s)$ ген. ф-је случ. вел. $Y_{1,1}$ и X_n редом.

Нека је и $A_n = \{X_n=0\}$ и $A = \bar{\cup}\{X_n=0\}$ (ми тражимо $P(A)$).

1) $G_{X_n}(s) = G(G_{X_{n-1}}(s))$;

2) $EX_n = (G'(1))^n$;

3) $\lim_{n \rightarrow \infty} EX_n = \begin{cases} 0, & G'(1) < 1 \\ 1, & G'(1) = 1 \\ \infty, & G'(1) > 1 \end{cases}$

4) $P(A) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n)$.

Доказ: стр. 68.

Теорема 1: Вероватноћа изумирања популације код простог процеса гранања је:

$$P(A) = \begin{cases} 1, & G'(1) \leq 1 \\ p: G(p)=p, p \in [0,1), & G'(1) > 1 \end{cases}$$

↳ p је решење ове једначине

Доказ: стр. 68-69.

Ланци Маркова са непрекидним временом

деф. Случ. процес $\{X(t), t \geq 0\}$ са скупом стања Z за који важи ^(непрекидна верзија) својство Маркова:

$$P\{X(t_n) = j \mid X(t_1) = i_1, \dots, X(t_{n-1}) = i\} = P\{X(t_n) = j \mid X(t_{n-1}) = i\}, \quad \forall n \forall i, j, i_1, \dots \in Z \quad \forall 0 \leq t_1 < t_2 < \dots$$

зове се ланац Маркова у непрекидном времену са пребројивим скупом стања.

Вероватноће преласка су $p_{ij}(s, t) = P\{X(t) = j \mid X(s) = i\}$, $0 \leq s \leq t$

Ако оне зависе само од дужине интервала, ланац је хомоген.

Напомена: Расподеле произвољних засека рачунају се исто као пре.

Теорема 1 (Једначине Колмогоров - Чепмена): $p_{ij}(s+t) = \sum_k p_{ik}(s) \cdot p_{kj}(t)$

Примери: стр. 69, 70.

* Пошто се бавимо непр. процесима, можемо да радимо диференцијално - интегрални рачун.

$$\lambda_{ii} := p'_{ii}(0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{p_{ii}(h) - p_{ii}(0)}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{p_{ii}(h) - 1}{h} \leq 0$$

$$\lambda_{ij} := p'_{ij}(0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{p_{ij}(h) - p_{ij}(0)}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{p_{ij}(h)}{h} \geq 0$$

Теорема 2: Нека је $\{X(t), t \geq 0\}$ ланац Маркова са непр. временом и коначним скупом стања S .

1) Обрнути систем дј Колмогорова: $p'_{ij}(t) = \sum_{k \in S} \lambda_{ik} \cdot p_{kj}(t);$

2) Директни систем дј Колмогорова: $p'_{ij}(t) = \sum_{k \in S} p_{ik}(t) \cdot \lambda_{kj}.$

Доказ: стр. 70, 71.

26.

Случајни процеси са ортогоналним прираштајима

Подсетимо се из [0]:

деф. Комплексни случ. процес $\{X(t), t \in T\}$ је процес са ортогоналним прираштајима ако:

- 1) $E|X(t) - X(s)|^2 < +\infty$, $\forall t, s \in T$;
- 2) $E[(X(t_4) - X(t_3)) \overline{(X(t_2) - X(t_1))}] = 0$, $\forall t_1 \leq \dots \leq t_4 \in T$.

деф. Комплексни случ. процес $\{X(t), t \in T\}$ је процес са некорелисаним прираштајима ако:

- 1) $E|X(t) - X(s)|^2 < +\infty$, $\forall t, s \in T$;
- 2) $E[(X(t_4) - X(t_3)) \overline{(X(t_2) - X(t_1))}] = E(X(t_4) - X(t_3)) \cdot \overline{E(X(t_2) - X(t_1))}$, $\forall t_1 \leq \dots \leq t_4 \in T$.

Пример: 1) Винеров процес има и ортогоналне и некорелисане прираштаје;

2) Пуасонов процес има само некорелисане прираштаје.

Напомене: 1) Ако $X(t)$ има некор. прир. \Rightarrow $X^*(t) := X(t) - EX(t)$ такође има некорелисане прираштаје.

Зато ћемо често претпостављати $EX(t) = 0$.

2) Ако L^2 -процес $X(t)$ има независне прир. \Rightarrow има и некорелисане прираштаје.

* деф. Нека је $\{X(t), t \in T\}$ случ. проц. са ортогоналним прираштајима и $t_0 \in T$.

Структурна функција процеса $\{X(t)\}$ у односу на почетну тачку t_0 је:

$$F_{t_0}(t) = \begin{cases} + E|X(t) - X(t_0)|^2, & t \geq t_0 \\ - E|X(t) - X(t_0)|^2, & t < t_0 \end{cases}$$

Лема 1: $F_{t_0}(t) - F_{t_0}(s) = F_s(t)$;

Доказ: стр. 73

Напомена: Пошто резултат не зависи од избора t_0 , користимо запис:

$$F(t) - F(s) = \begin{cases} + E|X(t) - X(s)|^2, & t \geq s \\ - E|X(t) - X(s)|^2, & t < s \end{cases}$$

То краће записујемо $dF(t) = E|dX(t)|^2$.

Лема 2: Структурна ϕ -ја је неслучајна, ограничена и неопдајућа ϕ -ја.

Доказ: Следи из л1.

Последица: Структурна ϕ -ја има леву и десну граничну вредност у свакој тачки.

Лема 3: L^2 -процес је L^2 -непрекидан у t_0 здесна слева ако је структурна ϕ -ја непр. здесна у t_0 слева.

Напомена: Ово не важи за L^2 -диференцијабилност. (нпр. Винеров, Пуасонов)

1) деф. H је Хилбертов простор случ. величина за које: $E|X|^2 < \infty$ и $EX = 0$.

2) деф. $H(X)$ је подпростор простора H који је линеарно генерисан случ. величинама $X(t)$, где је $\{X(t), t \in T\}$ L^2 -процес.

Овај простор се састоји од лин. комб. $\alpha_1 X(t_1) + \dots + \alpha_n X(t_n)$ и њихових L^2 -граничних вредности.

Ако процес $\{X(t)\}$ замислимо као криву у простору H
 $\Rightarrow H(X)$ је најмањи подпростор од H који садржи ту криву.

Напомена: У простору H (самим тим и у подпростору $H(X)$) важи: $P\{X=Y\} = 1 \Rightarrow X, Y$ идентичне.

У овом простору: - скаларни производ: $(X, Y) = E(X\bar{Y})$;

- норма: $\|X\| = \sqrt{E|X|^2}$;

- одговарајуће растојање: $d(X, Y) = \|X - Y\|$.

Такође, својства L^2 -процеса се могу изразити преко норме:

- L^2 -непр: $\|X(t) - X(t_0)\| \rightarrow 0, \quad t \rightarrow t_0$;

- L^2 -диф: $\left\| \frac{X(t) - X(t_0)}{h} - X'(t_0) \right\| \rightarrow 0, \quad h \rightarrow 0$;

- L^2 -инт: $\|S_n - S\| \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty$.

\nearrow наслеђује ск. пр. норму

3) деф. $L^2(X)$ је подпростор простора H који се састоји од случ. вел. облика $X(b_k) - X(a_k)$, $1 \leq k \leq n$, $-\infty < a_k < b_k < \dots < a_n < b_n < \infty$, као и њихових лин. комб. и граничних вредности,

при чему $E[X(b_k) - X(a_k)] = 0$ и $\{X(t)\}$ има ортог. прираштаје.

\leftarrow структурна ϕ -ја

4) деф. $L^2(F)$ је Хилбертов простор који се састоји од комплексних ϕ -ја ϕ т.к.д. $\int_a^b |\phi(t)|^2 dF(t) < +\infty$,

при чему је $\{X(t)\}$ процес са ортог. прир., непрекидан слева (здесна), и (a, b) коначни или бесконачни интервал.

У овом простору: - скаларни производ: $(\phi, \psi)_F = \int_a^b \phi(t) \cdot \overline{\psi(t)} dF(t)$;

- норма: $\|\phi\|_F = \sqrt{\int_a^b |\phi(t)|^2 dF(t)}$;

- одговарајуће растојање: $d_F(\phi, \psi) = \sqrt{\int_a^b |\phi(t) - \psi(t)|^2 dF(t)}$;

Лема 4: Свако $\phi \in L^2(F)$ можемо апроксимирати низом степенстих ϕ -ја $\phi_n \in L^2(F)$: $\|\phi_n - \phi\|_F \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$.

27. Стохастички интеграл неслучајне функције

деф. Нека је $\{X(t), t \in T\}$ случ. проц. са ортог. прираштајима т.к.д. $\underline{EX(t) = 0}$.

Дефинишемо интеграл: $J = \int_a^b \phi(t) dX(t)$, где је ϕ неслучајна ϕ -ја из $L^2(F)$, деф. на $[a, b]$.

Посебно нам је интересантан случај када процес није L^2 -диф, нпр. Винеров, зато што се у супротном своди на већ деф. интеграл: $\int_a^b \phi(t) X'(t) dt$

деф. **Стохастички интеграл** неслуч. ϕ -је ϕ (у односу на процес $\{X(t)\}$) је:

а) ϕ -степенаста ϕ -ја:
$$\phi(t) = \begin{cases} c_1, & a = t_0 \leq t \leq t_1 \\ c_2, & t_1 \leq t \leq t_2 \\ \vdots & \vdots \\ c_n, & t_{n-1} \leq t \leq t_n = b \end{cases} \quad J(\phi) := \sum_{k=1}^n c_k \cdot [X(t_k) - X(t_{k-1})]$$

б) ϕ - било која из $L^2(F)$: по 26 лч можемо апроксимирати низом степенастих ϕ -ја ϕ_n .

Зато $J(\phi)$ дефинишемо као L^2 -граничну вредност низа ϕ_n , тј:

$$E |J(\phi_n) - J(\phi)|^2 = \int_a^b |\phi_n(t) - \phi(t)|^2 dF(t) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

Напомена: Деф. је добра (стр. 77) и не зависи од избора низа ϕ_n .

Теорема 1: 1) $EJ(\phi) = 0$;

2) $E|J(\phi)|^2 < \infty$;

3) $J(\alpha\phi + \beta\psi) = \alpha J(\phi) + \beta J(\psi)$, $\alpha, \beta \in \mathbb{C}$;

4) $\text{cov}(J(\phi), J(\psi)) = \int_a^b \phi(t) \cdot \overline{\psi(t)} dF(t)$.

Доказ: стр. 76 (доказујемо за степенасте, али важи и иначе).

Лема 1: Прсликавање $J: L^2(F) \rightarrow L^2(X)$ је изометрија ова два простора.

Доказ: Довољно је показати да се чува скаларни производ, а то је тривијално:

$$(J(\phi), J(\psi)) := E(J(\phi) \overline{J(\psi)}) = \int_a^b \phi(t) \cdot \overline{\psi(t)} dF(t) =: (\phi, \psi)_F$$

28.

Строго и слабо стационарни процеси

Подсетимо се из [0]:

деф. Случајни процес $\{X(t), t \in T\}$ је **строго стационаран** ако вектори:

$$(X_{t_1}, \dots, X_{t_n}) \quad \text{и} \quad (X_{t_1+h}, \dots, X_{t_n+h})$$

имају исту расподелу, $\forall n \in \mathbb{N}, \forall t_1, \dots, t_n, t_1+h, \dots, t_n+h \in T$

деф. Случајни процес $\{X(t), t \in T\}$ је **слабо стационаран** ако:

$$1) E|X(t)|^2 < +\infty, \quad \forall t \in T;$$

$$2) m_X(t) = m = \text{const}, \quad \forall t \in T;$$

$$3) K_X(t, s) = B(t-s), \quad \forall t, s \in T. \quad (B(t-s) - \text{ф-ја која зависи од } t-s)$$

Напомена: 1) строга $\not\Rightarrow$ слаба (не важи својство 1)

2) слаба $\not\Rightarrow$ строга (контрапример: стр. 78: $X_n = A \cos(n \frac{\pi}{3}) + B \sin(n \frac{\pi}{3}), A, B \in \mathcal{U}[-1, 1]$)

Напомена: Пуасонов и Винеров нису стационарни.

Теорема 1: За коваријациону функцију слабо стационарног случ. процеса важи:

$$K_X(t, s) = K_X(t-s, 0) = K_X(t-s).$$

Следеће особине знамо од раније,^[24] али их записујемо мало другачије.

Теорема 2: 1) $K_X(0) \geq 0$;

2) $K_X(-h) = \overline{K_X(h)}$ - хермитска симетрија; (за реалне: без црте)

3) $|K_X(h)| \leq K_X(0)$;

4) $(\forall n \in \mathbb{N}) (\forall t_1, \dots, t_n \in T) (\forall z_1, \dots, z_n \in \mathbb{C}) \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n z_i \cdot \bar{z}_j K_X(t_i - t_j) \geq 0$ - ненегативна дефинитност;

5) Ако је ковар. ф-ја непрекидна у нули (тј. у свакој дијагоналној тачки (t_0, t_0)) онда је онда непрекидна у свакој тачки.

Примери: обавезно прочитати све: стр. 79 - 80

29.

Ергодичност слабо стационарног процеса

Често је потребно оценити нпр. средњу вредност на основу само једне реализације процеса.

Нека су реализоване вредности $x(t)$, $t \in [-T, T]$.

Пошто је код стац. процеса средња вредност константна, природно је оценити је са: $\hat{m}_T := \frac{1}{2T} \int_{-T}^T x(t) dt$.

У многим случајевима, ова оцена је L^2 -конвергентна ка неком m , за $T \rightarrow +\infty$.

Ту појаву зовемо ергодичност.

Тада се трајекторије за различите реализ. вр. „групишу“ око неке „централне“ трајекторије.

деф. Слабо стационарни случ. проц. $\{X(t), t \in \mathbb{R}\}$ је **ергодичан у односу на средњу вредност** ако:

$$\lim_{T \rightarrow \infty} E |\hat{m}_T - m|^2 = 0.$$

Показујемо потребан и довољан услов:

Теорема 1: $\{X(t)\}$ ергодичан у односу на средњу вредност $\Leftrightarrow \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-2T}^{2T} \left(1 - \frac{|t|}{2T}\right) K_X(t) dt = 0$.

Доказ: стр. 82

Напомена: Ако је парам. скуп $t \in [0, +\infty)$ $\Rightarrow \hat{m}_T = \frac{1}{2T} \int_0^{2T} x(t) dt$ и добија се исти услов.

А сада само довољан услов:

Теорема 2: Ако за слабо стац. процес важи $\lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-2T}^{2T} |K_X(t)| dt = 0 \Rightarrow$ процес је ергодичан у односу на ср. вр.

Доказ: тривијално из т1: $\left| \left(1 - \frac{|t|}{2T}\right) \cdot K_X(t) \right| \leq |K_X(t)|$.

* Аналогно, можемо да гледамо за коваријациону функцију:

деф. Слабо стационарни случ. проц. $\{X(t), t \in \mathbb{R}\}$ је ергодичан у односу на коваријациону ф-ју ако:

$$\lim_{T \rightarrow \infty} E \left| \frac{1}{2T} \int_{-T}^T X^*(t+s) \cdot X^*(s) ds - K_X(t) \right|^2 = 0.$$

Теорема 3: $\{X(t)\}$ ергодичан у односу на коваријациону ф-ју $\Leftrightarrow \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-2T}^{2T} \left(1 - \frac{|t|}{2T}\right) K^*(t) dt = 0.$

где је $K^*(t)$ ковар. ф-ја за $Y_s(t) = X^*(t+s) X^*(s), t \in \mathbb{R}.$

Примери: обавезно прочитати све: стр. 83-84.

30.

Спектрална репрезентација

Спектрална репрезентација случајног процеса, у најопштијем смислу, је представљање тог процеса као лин. комб. синуса и косинуса различитих углова.

Нпр: $X(t) = A \cdot \cos(\lambda t) + B \cdot \sin(\lambda t) = \sqrt{A^2 + B^2} \cdot \sin(\lambda t + \phi)$, $\phi = \arctg \frac{A}{B}$, A, B - случ. величине.

Тада је $\sqrt{A^2 + B^2}$ случајна амплитуда, а $\lambda t + \phi$ случајна фаза.

$$E(AB) = EA \cdot EB$$

Погодно је изабрати A, B так. буду некорелисане (тада лакше рачунамо K_X):

$$EX(t) = m_X(t) = \cos(\lambda t) EA + \sin(\lambda t) EB;$$

$$K_X(t, s) = E[X(t) \cdot X(s)] - m_X(t) \cdot m_X(s) = \cos(\lambda t) \cos(\lambda s) EA^2 + \sin(\lambda t) \sin(\lambda s) EB^2 - m_X(t) m_X(s).$$

Дакле, ако је у питању ^{не само 2} општа сума чланова овог облика, погодно је за коеф. узети скуп ортог. случ. вел.

Слично разматрање важи и за ковар. ф-ју таквог процеса.

Ако се ради о комплексним случ. процесима,

у тој суми ће се појављивати чланови облика $C \cdot e^{i\lambda t}$, тј. $C \cdot \cos(\lambda t) + i \cdot C \sin(\lambda t)$.

Због тога:

Теорема 1 (Херглоц):

Функција $K: \mathbb{Z} \rightarrow \mathbb{C}$ је ковар. ϕ -ја неког слабо стац. случ. низа $\{X_n, n \in \mathbb{Z}\}$, $EX_n = 0$

ако и само ако постоји коначна мера F на $\mathcal{B}_{[-\pi, \pi]}$ т.к.д.: $K(n) = \int_{-\pi}^{\pi} e^{in\lambda} dF(\lambda)$.

Доказ: стр. 85-86.

Наводимо и одговарајуће тврђење које се односи на непрекидне случ. процесе:

Теорема 2 (Бохнер - Хинчин):

Функција $K: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}$ непр. у нули је ковар. ϕ -ја неког слабо стац. случ. проц. $\{X(t), t \in \mathbb{R}\}$ $EX(t) = 0$

ако и само ако постоји коначна мера F на $\mathcal{B}(\mathbb{R})$ т.к.д.: $K(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{it\lambda} dF(\lambda)$.

деф. Функција F зове се **спектрална функција / расподела** одговарајућег слабо стац. процеса.

Ако постоји $f(\lambda) = F'(\lambda)$, ту функцију зовемо **спектрална густина**.

Лема 1: 1) $F(\lambda) = \int_{-\pi}^{\lambda} f(t) dt$ (т.к. $F(\lambda) = \int_{-\infty}^{\lambda} f(t) dt$ за непр.)

2) Коваријациона функција је Фуријеова трансформација спектралне густине:

$$K(t) = \int_{-\pi}^{\pi} f(\lambda) \cdot e^{it\lambda} d\lambda \quad (\text{т.к. } \int_{-\infty}^{\infty} \text{ за непр.})$$

И обрнуто, спектр. густина је инверзна Фуријеова трансформација ковар. ϕ -је.

3) За реалне процесе, спектрална густина је симетрична: $f(-\lambda) = f(\lambda)$.

* Сада гледамо спектралне репрезентације специфичних случ. процеса.

Теорема 3: Слабо стац. случ. низ $\{X_n, n \in \mathbb{Z}\}$, $EX_n = 0$, са спектр. ф-јом F има спектралну репрезентацију следећег облика:

$$X_n = \int_{-\pi}^{\pi} e^{in\lambda} dZ(\lambda)$$

где је $\{Z(\lambda), \lambda \in [-\pi, \pi]\}$ неки случ. процес са ортогоналним прир. и $E|dZ(\lambda)|^2 = dF(\lambda)$.

деф. $\{Z(\lambda)\}$ је **спектрални процес** који одговара низу $\{X_n\}$.
Он је одређен до на адитивну случ. вел.

Приметимо и да је управо F структурна функција процеса $\{Z(\lambda)\}$.

Последица: $K_X(n-m) = \int_{-\pi}^{\pi} e^{i(n-m)\lambda} dF(\lambda)$.

Доказ: стр. 88

Теорема 4: Нека је $\{X(t), t \in \mathbb{R}\}$, $EX(t) = 0$ слабо стац. процес са спектралном ф-јом F .

Ако је K_X непр. у нули, онда тај процес има спектралну репрезентацију:

$\hookrightarrow X(t)$ је L^2 -непр.

$$X_n = \int_{-\infty}^{\infty} e^{in\lambda} dZ(\lambda)$$

где је $\{Z(\lambda), \lambda \in \mathbb{R}\}$ неки случ. процес са ортогоналним прир. и $E|dZ(\lambda)|^2 = dF(\lambda)$.

Последица: $K_X(t-s) = \int_{-\pi}^{\pi} e^{i(t-s)\lambda} dF(\lambda)$.

* **Алтернативна интерпретација спектралне густине:** стр. 88, 89.

Мартингали

У [0] смо дали поједностављене дефиниције, а сада ћемо бити прецизнији.

Нека је $\{X(t), t \in T\}$ случ. процес деф. на простору (Ω, \mathcal{F}, P) .

При томе: 1) ако је T непрекидан: $T = [0, a]$ или $T = [0, +\infty)$.
 2) ако је T дискретан: $T = N$ или $T = N_0$ или је неки њихов подскуп;

деф. **Филтрација** на простору (Ω, \mathcal{F}) је фамилија σ -алгебри $\{\mathcal{F}_t, t \in T\}$ за коју важи:

$$1) t_1 \leq t_2 \Rightarrow \mathcal{F}_{t_1} \subseteq \mathcal{F}_{t_2} \quad (\text{растућа});$$

$$2) \sigma(\bigcup_{t \in T} \mathcal{F}_t) \subseteq \mathcal{F}$$

↳ мин. σ -алг. генерирана свим елем.

деф. **Природна филтрација** случ. процеса $\{X(t), t \in T\}$ је фамилија σ -алгебри $\{\mathcal{G}_t, t \in T\}$ за коју важи:

$$\mathcal{G}_t = \sigma\{X(s), s \leq t\}$$

То је „скуп информација о догађају до тренутка t “.

Специјално: 1) $T = \emptyset \Rightarrow \mathcal{G}_0 = \{\emptyset, \Omega\};$
 2) $T = [0, a] \Rightarrow \mathcal{G}_a = \mathcal{F}.$

Напомена: За фиксирано $t \in T$, \mathcal{G}_t је мин. σ -алг. на Ω која садржи све скупе облика:

$$\{\omega : X(s) \leq x\}, \quad 0 \leq s \leq t, \quad x \in \mathbb{R}$$

деф. Случајни процес $\{X(t), t \in T\}$ је **адаптиран** у односу на филтрацију $\{\mathcal{F}_t, t \in T\}$ ако је за свако фиксирано $t \in T$, случајна величина $X(t)$ мерљива у односу на σ -алгебру \mathcal{F}_t .

Другим речима: $\mathcal{G}_t \subseteq \mathcal{F}_t$.

Напомена: Сваки процес јесте адаптиран у односу на своју природну филтрацију.

1) деф. Случајни процес $\{X(t), t \in T\}$ је ^{непрекидан} **мартингал** у односу на филтрацију $\{\mathcal{F}_t, t \in T\}$ ако:

(за поређење) 1) $\{X(t)\}$ је адаптиран у односу на $\{\mathcal{F}_t\}$;

(да би постојало мат. очеки.) 2) $E|X(t)| < +\infty$;

3) $E(X(t) | \mathcal{F}_s) = X(s)$ је скоро сигурно, за све $0 \leq s \leq t$.

Ако у 3) ставимо \leq , то је **супермартингал**.
 \geq **субмартингал**

2) деф. Случајни процес $\{X_n, n \in \mathbb{N}_0\}$ је **мартингал** у односу на филтрацију $\{\mathcal{F}_n, n \in \mathbb{N}_0\}$ ако:

1) $\{X_n\}$ је адаптиран у односу на $\{\mathcal{F}_n\}$;

2) $E|X_n| < +\infty$;

3) $E(X_n | \mathcal{F}_{n-1}) = X_{n-1}$ је скоро сигурно.

Ако у 3) ставимо \leq , то је **супермартингал**.
 \geq **субмартингал**

Наводимо особине мат. оч. које су zgodне када проверавамо да ли је нешто мартингал:

Лема 1: Нека је X случ. вел. и \mathcal{F} произвољна σ -алг.

1) $E[E(X|\mathcal{F})] = EX$;

2) X независно од $\mathcal{F} \Rightarrow E(X|\mathcal{F}) = EX$;

3) X мерљиво у односу на $\mathcal{F} \Rightarrow E(X|\mathcal{F}) = X$.

Теорема 1:

- 1) мартингал $\Rightarrow EX(t) = \text{const}$;
- 2) супермартингал $\Rightarrow EX(t)$ је опадајућа ϕ -ја;
- 3) субмартингал $\Rightarrow EX(t)$ је растућа ϕ -ја.

Примери: обавезно прочитати све: стр. 92, 93, 94.

Дубова декомпозиција субмартинала

деф. Случајни процес $\{X_n, n \in \mathbb{N}_0\}$ је **предвидив** у односу на филтрацију $\{\mathcal{F}_n, n \in \mathbb{N}_0\}$ ако је за свако фиксирано $n \in \mathbb{N}$, случајна величина X_n мерљива у односу на σ -алгебру \mathcal{F}_{n-1} .

Наредну теорему формулишемо и доказујемо само за дискретан случај, и то само за субмартинала.

Постоје и слична тврђења за непрекидни случај, али и за мартинала и супермартинала.

Теорема 1 (Дубова декомпозиција субмартинала):

Нека је $\{X_n, n \in \mathbb{N}_0\}$ субмартинал у односу на филтрацију $\{\mathcal{F}_n, n \in \mathbb{N}_0\}$.

Тада постоје случајни низови $\{M_n, n \in \mathbb{N}_0\}$ и $\{A_n, n \in \mathbb{N}_0\}$ так да важе услови:

- 1) $\{M_n\}$ је мартинал у односу на филтрацију $\{\mathcal{F}_n\}$;
- 2) $\{A_n\}$ је растући скоро сигурно;
- 3) $\{A_n\}$ је предвидив;
- 4) $X_n = M_n + A_n$.

Доказ: * Означимо $D_n = E[X_n - X_{n-1} | \mathcal{F}_{n-1}]$. Видимо да D_n јесте \mathcal{F}_{n-1} мерљиво.

Како је $\{X_n\}$ субмартинал $\Rightarrow E(X_n | \mathcal{F}_{n-1}) \geq X_{n-1}$ је скоро сиг.
(злаатираост) X_{n-1} јесте \mathcal{F}_{n-1} мерљиво. $\Rightarrow E(X_{n-1} | \mathcal{F}_{n-1}) = X_{n-1}$ $\Rightarrow D_n \geq 0$.

Означимо: $A_0 = 0$, $A_n = \sum_{k=1}^n D_k$. Оно испуњава услове 2) и 3)

* Означимо $M_n = X_n - A_n$. Докажимо да M_n заиста јесте мартинал:

$$\begin{aligned} E(M_n | \mathcal{F}_{n-1}) &= E(X_n - A_n | \mathcal{F}_{n-1}) = E(X_n | \mathcal{F}_{n-1}) - A_n = E(X_{n-1} + D_n | \mathcal{F}_{n-1}) - A_n \\ &= X_{n-1} + D_n - \sum_{k=1}^n D_k = X_{n-1} - \sum_{k=1}^{n-1} D_k = X_{n-1} - A_{n-1} = M_{n-1}. \end{aligned}$$

Лакше, испуњени су и услови 1) и 4)