

***Методы оптимального приема
сигналов в аппаратуре
потребителей СРНС***

SRNS.RU

Преподаватель:

Шатилов Александр

ShatilovAY@mpei.ru

Информация: **<http://srns.ru>** -> Курс радионавигации

Литература

1. Перов А.И. Методы и алгоритмы оптимального приема сигналов в аппаратуре потребителей спутниковых радионавигационных систем. – М.: Радиотехника, 2012, 240 с.
2. Перов А.И. Статистическая теория радиотехнических систем. – М. Радиотехника, 2003.
3. Перов А.И. Основы построения спутниковых радионавигационных систем. – М.: Радиотехника, 2012, 240 с.
4. ГЛОНАСС. Принципы построения и функционирования, Под ред. А.И. Перова, В.Н. Харисова – М.: Радиотехника, 2010.
5. Тихонов В.И. Харисов В.Н. Статистический анализ и синтез радиотехнических устройств и систем. – М.: ИПРЖ, 2005.
6. Ярлыков М.С. Статистическая теория радионавигации. – М.: Радио и связь, 1985.

Лекция 1.

Статистическое описание событий и процессов

Практическое понятие вероятности

Если имеется N результатов экспериментов, среди которых событие $A = A_i$ наступило $n_A(i)$ раз, то вероятность такого

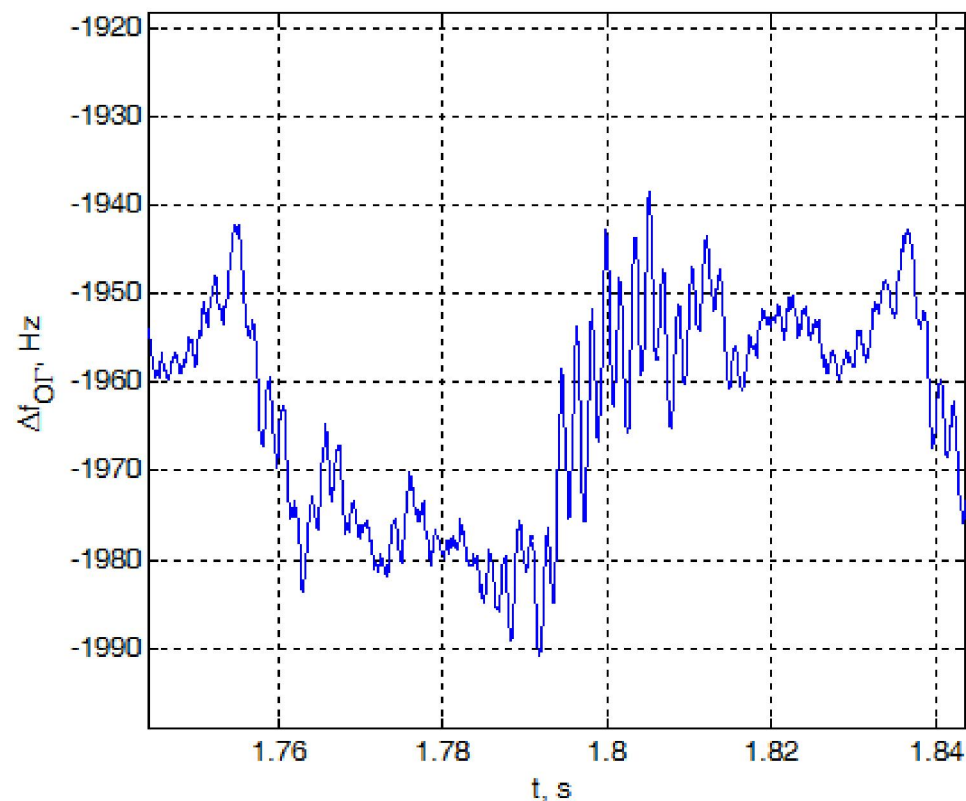
события определяется как
$$P(A = A_i) = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{n_A(i)}{N}$$

Случайные величины

Дискретные

28	27	42	65	67	69	6E	2E	2E	2E	27	29	3B	0D	0A	58
73	3D	5B	32	2E	36	39	33	20	32	2E	34	32	20	30	3B
0D	0A	20	20	20	20	2D	30	2E	31	31	35	20	34	2E	36
34	31	20	31	2E	37	30	39	3B	0D	0A	20	20	20	20	36
2E	33	36	39	20	33	2E	38	34	32	20	31	2E	31	36	37
3B	0D	0A	20	20	20	20	32	2E	37	33	34	20	30	20	32
2E	35	32	36	5D	3B	0D	0A	0D	0A	49	4E	50	55	54	5F
46	49	4C	45	20	3D	20	27	64	61	6C	6E	2E	74	78	74
27	3B	0D	0A	4F	55	54	50	55	54	5F	46	49	4C	45	20
3D	20	27	63	6F	6F	72	64	73	2E	74	78	74	27	3B	0D
0A	69	6E	70	66	69	64	20	3D	20	66	6F	70	65	6E	28
49	4E	50	55	54	5F	46	49	4C	45	2C	27	72	27	29	3B
0D	0A	6F	75	74	66	69	64	20	3D	20	66	6F	70	65	6E
28	4F	55	54	50	55	54	5F	46	49	4C	45	2C	27	77	27
29	3B	0D	0A	53	20	3D	20	66	67	65	74	6C	28	69	6E
70	66	69	64	29	3B	0D	0A	44	69	7A	6D	20	3D	20	7A
65	72	6F	73	28	34	2C	31	29	3B	0D	0A	66	70	72	69
6E	74	66	28	6F	75	74	66	69	64	2C	27	70	6F	69	6E
74	23	20	58	5B	6D	5D	20	59	5B	6D	5D	20	5A	5B	6D
5D	20	50	44	4F	50	5C	6E	27	29	3B	0D	0A	0D	0A	77
68	69	6C	65	20	28	7E	66	65	6F	66	28	69	6E	70	66
69	64	29	29	0D	0A	20	20	20	20	0D	0A	20	20	20	20
70	6E	74	20	3D	20	66	73	63	61	6E	66	28	69	6E	70
66	69	64	2C	27	25	78	27	2C	31	29	3B	0D	0A	20	20
20	20	69	66	20	28	66	65	72	72	6F	72	28	69	6E	70

Непрерывные

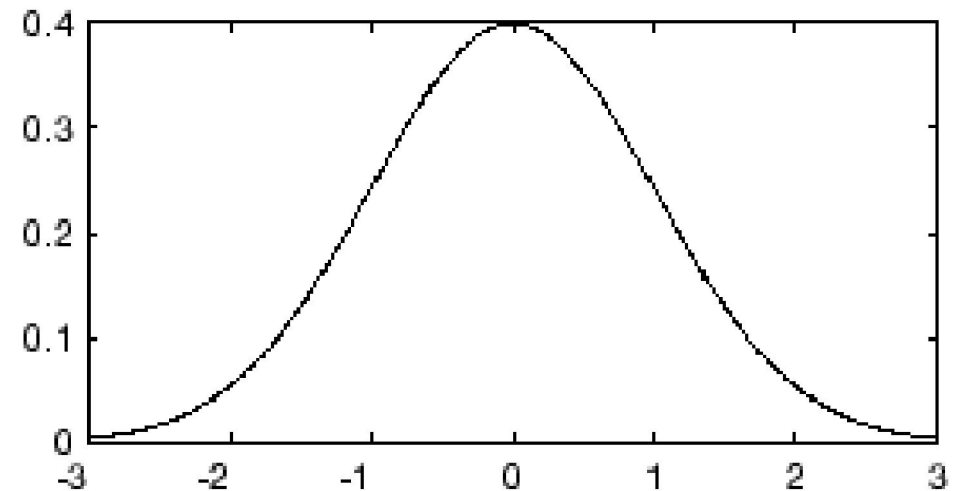


Плотность вероятности (ПВ)

$$p(x) \equiv p(X = x) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{P(x \leq X < x + \Delta x)}{\Delta x}$$

Нормальное (гауссовское) распределение

$$p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi D_X}} \exp\left(-\frac{(x - m_X)^2}{2D_X}\right)$$



Преобразование случайных величин и их плотностей вероятностей

$$Y = f(X); \quad X = f^{-1}(Y) = h(Y)$$

$$p_Y(y) = p_X(h(y)) \cdot |h'(y)|$$

Если $h(y)$ двузначная:

$$y \rightarrow x_1 = h_1(y), \quad x_2 = h_2(y)$$

$$p_Y(y) = p_X(h_1(y)) \cdot |h_1'(y)| + p_X(h_2(y)) \cdot |h_2'(y)|$$

Многомерные случайные величины

Совокупность случайных величин:

$$\mathbf{X} = |X_1, X_2 \dots X_n| \quad - \text{ n-мерный вектор}$$

Плотность вероятности вектора - скаляр

$$p(\mathbf{x}) \equiv p(\mathbf{X} = \mathbf{x}) = \lim_{\substack{\Delta x_1 \rightarrow 0 \\ \Delta x_2 \rightarrow 0 \\ \dots \\ \Delta x_n \rightarrow 0}} \frac{P(x_1 \leq X_1 < x_1 + \Delta x_1, \dots, x_n \leq X_n < x_n + \Delta x_n)}{\Delta x_1 \Delta x_2 \dots \Delta x_n}$$

Для ГСВ:

$$p(\mathbf{x}) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2} (\det(\mathbf{R}_X))^{1/2}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (\mathbf{x} - \mathbf{m}_X)^T \mathbf{R}_X^{-1} (\mathbf{x} - \mathbf{m}_X) \right\}$$

$$\mathbf{R}_X = M \left[(\mathbf{X} - \mathbf{m}_X)(\mathbf{X} - \mathbf{m}_X)^T \right]$$

Совместная и условная плотности вероятности

$$p(x, y) = \lim_{\substack{\Delta x \rightarrow 0 \\ \Delta y \rightarrow 0}} \frac{P(x \leq X < x + \Delta x, y \leq Y < y + \Delta y)}{\Delta x \Delta y}$$

$$p(x) = \int_Y p(x, y) dy$$

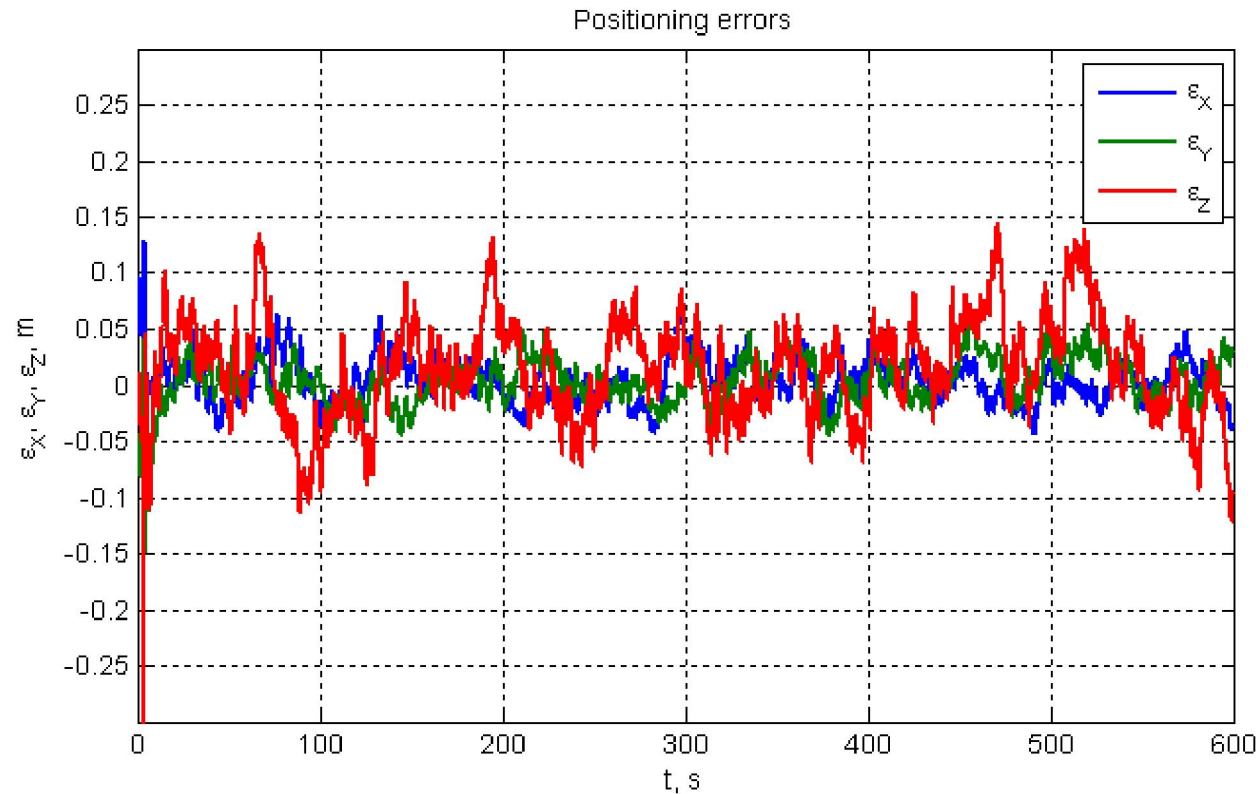
Условная ПВ равна по определению $p(x | y_0) = \frac{p(x, y = y_0)}{p(y = y_0)}$

Отсюда $p(x, y) = p(x | y) p(y)$

Если x и y независимы, то $p(x, y) = p(x) p(y)$

Случайные процессы

- Случайный процесс
- Случайная последовательность



Описывается совокупностью ПВ:

$$p(x_1(t_1)), p(x_1(t_1), x_2(t_2)), \dots, p(x_1(t_1), x_2(t_2) \dots x_n(t_n))$$

Стационарность СП

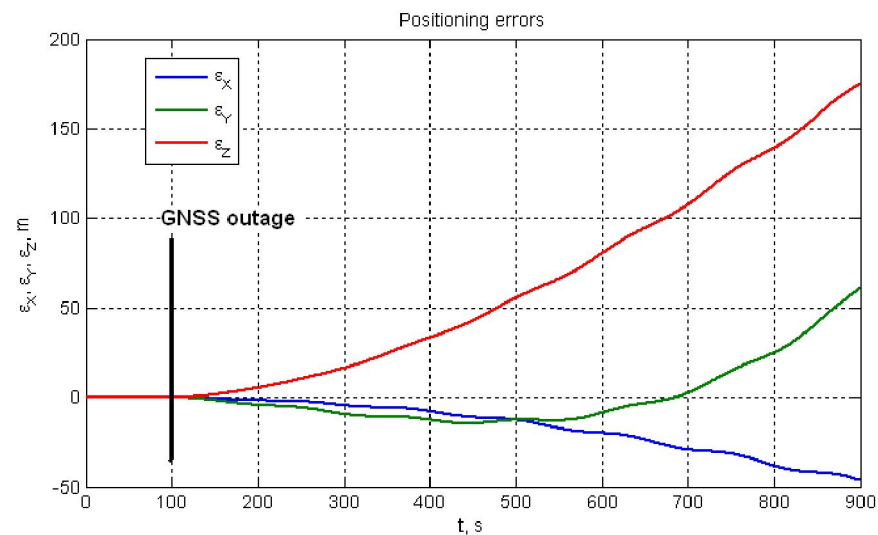
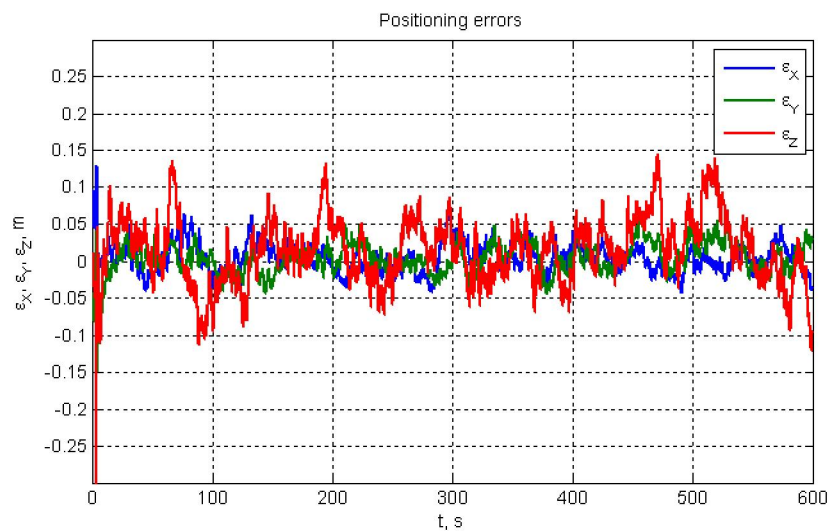
Стационарность в узком смысле

$$p(x(t_1 - \tau), x(t_2 - \tau) \dots x(t_m - \tau)) = p(x(t_1), x(t_2) \dots x(t_m))$$

Стационарность в широком смысле

$$m_X = \text{const}, \quad D_X < \infty$$

$$R_X(t_1, t_2) = M[x(t_1)x(t_2)] = R_X(t_2 - t_1)$$



Корреляционная функция и спектральная плотность СП

$$AK\Phi: R_X(\tau) = M[x(t)x(t-\tau)]$$

$$BK\Phi: R_{XY}(\tau) = M[x(t)y(t-\tau)]$$

$$СПМ: S_X(\omega) = \int_{-\infty}^{+\infty} R_X(\tau) e^{-j\omega\tau} d\tau$$

Гауссовские случайные процессы

Гауссовская случайная последовательность

$$\mathbf{x} = |x_1(t_1), x_2(t_2) \dots x_n(t_n)|$$

Описывается гауссовской совместной плотностью вероятности

$$p(\mathbf{x}) = \frac{\exp\left\{-\frac{1}{2}(\mathbf{x} - M[\mathbf{X}])^T \mathbf{R}_X^{-1}(\mathbf{x} - M[\mathbf{X}])\right\}}{(2\pi)^{n/2} \sqrt{\det(\mathbf{R}_X)}}$$

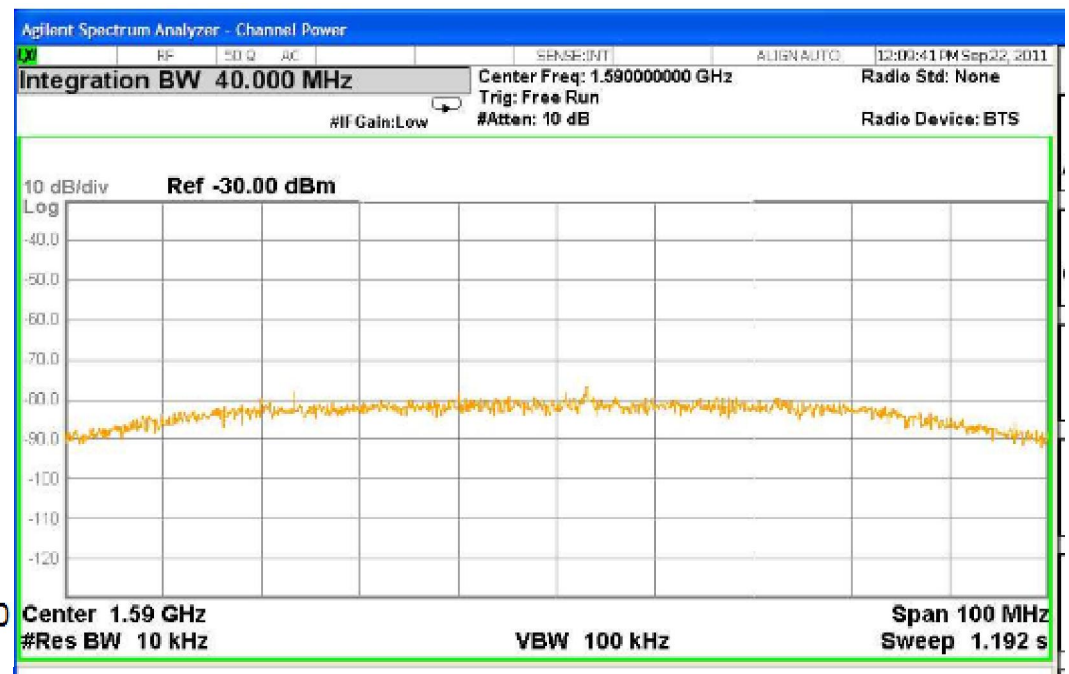
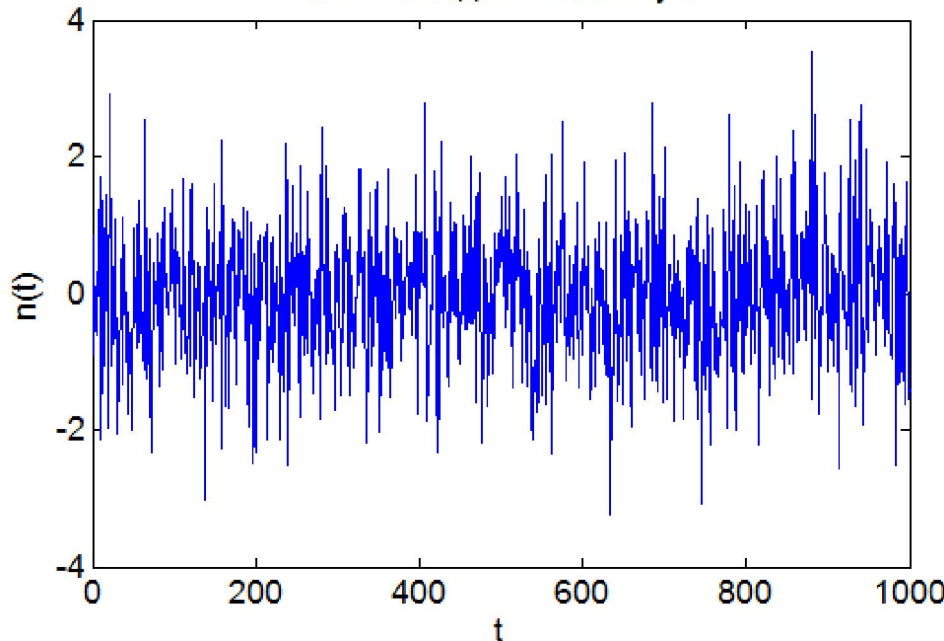
Белый гауссовский шум

$$n(t) \rightarrow R(\tau) = M \left[n(t)n(t+\tau) \right] = \frac{N_0}{2} \delta(\tau)$$

Дискретный белый гауссовский шум (ДБГШ)

$$n_i \rightarrow \mathbb{N}(0, \sigma_n) \quad R_{i,j} = M \left[n_i n_j \right] = \sigma_n^2 \delta_{i,j} \quad \text{если} \quad n_i = \frac{1}{T} \int_{t_{i-1}}^{t_i} n(t) dt, \quad \text{то} \quad \sigma_n^2 = \frac{N_0}{2T}$$

Как выглядит белый шум



Марковские случайные процессы

Совместная ПВ для конечной точки процесса:

$$p(x_1(t_1), x_2(t_2) \dots x_n(t_n)) = p(x_n(t_n) | x_1(t_1), x_2(t_2) \dots x_{n-1}(t_{n-1})) p(x_1(t_1), x_2(t_2) \dots x_{n-1}(t_{n-1}))$$

Для марковского случайного процесса будущее не зависит от прошлого, а зависит только от настоящего, т.е.

$$p(x_n(t_n) | x_1(t_1), x_2(t_2) \dots x_{n-1}(t_{n-1})) = p(x_n(t_n) | x_{n-1}(t_{n-1}))$$

Стохастическое уравнение диффузионного МП:

$$\frac{d\mathbf{x}}{dt} = \mathbf{f}(\mathbf{x}, t) + \mathbf{g}(\mathbf{x}, t)\xi(t), \quad \mathbf{x}(t_0) = \mathbf{x}_0 \quad - \text{ для непрерывного времени}$$

$$\mathbf{x}_k = \mathbf{f}(\mathbf{x}_{k-1}, k-1) + \mathbf{g}(\mathbf{x}_{k-1}, k-1)\xi_{k-1} \quad - \text{ для дискретного времени}$$

Гауссовские марковские процессы

Описываются линейными стохастическими уравнениями:

$$\frac{d\mathbf{x}}{dt} = \mathbf{F}(t)\mathbf{x} + \mathbf{g}(t)\xi(t), \quad \mathbf{x}(t_0) = \mathbf{x}_0 \quad - \text{для непрерывного времени}$$

$$\mathbf{x}_k = \mathbf{F}_{k-1}\mathbf{x}_{k-1} + \mathbf{G}_{k-1}\xi_{k-1} \quad - \text{для дискретного времени}$$

$$p(\mathbf{x}_k(t_k) | \mathbf{x}_{k-1}(t_{k-1})) \quad - \text{гауссовская}$$

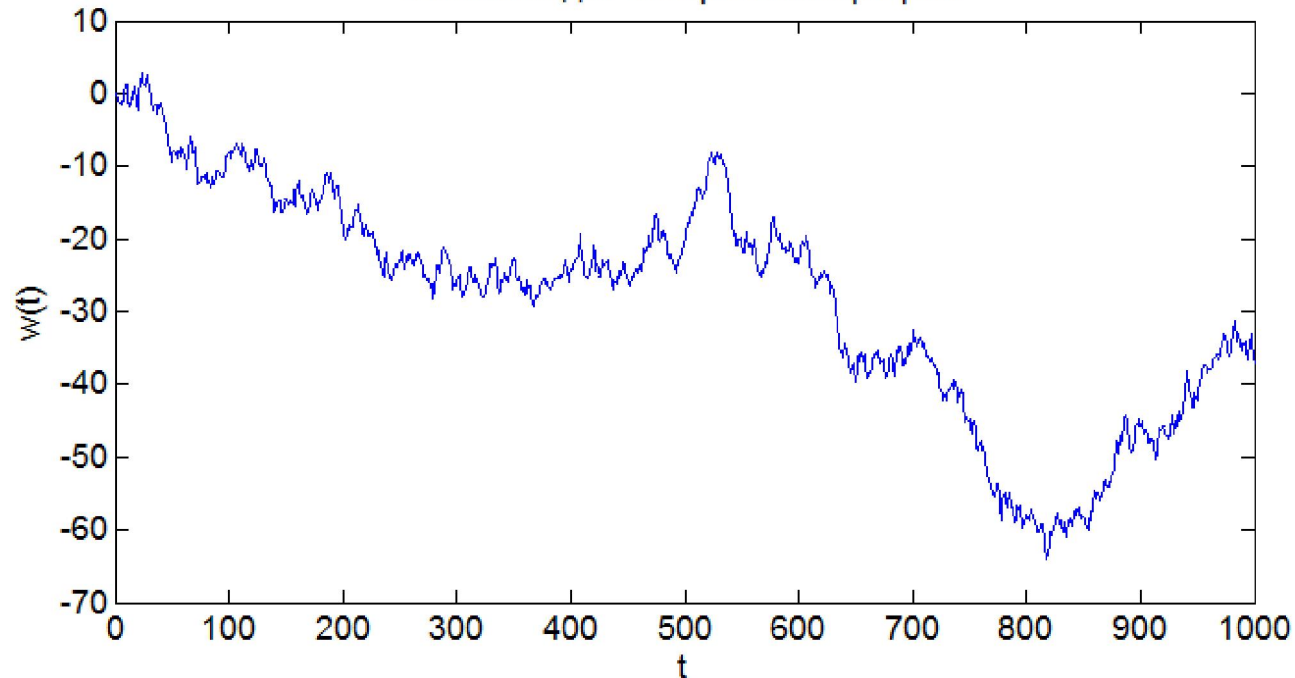
Винеровский процесс

$$w(t) = \int_0^t n(\tau) d\tau \quad D_w(t) = M[w^2(t)] = \frac{N_0}{2} t$$

Винеровский процесс в дискретном времени

$$w_k = w_{k-1} + n_k T, \quad n_k \rightarrow \mathbb{N}(0, \sigma_n), \quad \sigma_n^2 = \frac{N_0}{2T}$$

Как выглядит винеровский процесс



Экспоненциально коррелированный процесс

$$\frac{dx(t)}{dt} = -\alpha x(t) + \sqrt{2\alpha\sigma^2} n(t); \quad R_x(\tau) = \sigma^2 \exp(-\alpha\tau)$$

$$x_k = \exp(-\alpha T) x_{k-1} + \sigma \sqrt{1 - \exp(-2\alpha T)} n_{k-1}$$

