



Министерство науки и высшего образования Российской Федерации  
Федеральное государственное бюджетное образовательное  
учреждение  
высшего образования  
«Московский государственный технический университет  
имени Н.Э. Баумана  
(национальный исследовательский университет)»  
(МГТУ им. Н.Э. Баумана)

---

ФАКУЛЬТЕТ ФУНДАМЕНТАЛЬНЫЕ НАУКИ

КАФЕДРА ВЫЧИСЛИТЕЛЬНАЯ МАТЕМАТИКА И МАТЕМАТИЧЕСКАЯ  
ФИЗИКА (ФН11)

НАПРАВЛЕНИЕ ПОДГОТОВКИ 02.03.01 МАТЕМАТИКА И КОМПЬЮТЕРНЫЕ  
НАУКИ

**О Т Ч Е Т**  
по домашней работе № 2 . 2

Дисциплина: Теория случайных процессов

Вариант: 15

Студент

ФН11-63Б

(Группа)

(Подпись, дата)

А.А.Серебряков

(И.О. Фамилия)

Преподаватель

(Подпись, дата)

Т.В. Облакова

(И.О. Фамилия)

Москва, 2022

## Задача 2. Моделирование двумерного винеровского процесса

### Задание

1. На интервале  $[0, T]$  смоделируйте  $n$  траекторий двумерного винеровского процесса интенсивности  $\sigma$  с шагом  $h$ .
2. Выведите на печать 5-7 траекторий (мультимедийность приветствуется)
3. Для каждой траектории вычислите
  - 1) вариации компонент  $\left( \sum_k \left| W_{(k+1)h}^{(1)} - W_{kh}^{(1)} \right|, \sum_k \left| W_{(k+1)h}^{(2)} - W_{kh}^{(2)} \right| \right)$   
Найдите среднее значение вариации  $(Var^{(1)}(h), Var^{(2)}(h))$  по всем траекториям
  - 2) Найдите суммы квадратов приращений компонент  $\left( \sum_k \left| W_{(k+1)h}^{(1)} - W_{kh}^{(1)} \right|^2, \sum_k \left| W_{(k+1)h}^{(2)} - W_{kh}^{(2)} \right|^2 \right)$   
Найдите среднее значение этих сумм  $(SqVar^{(1)}(h), SqVar^{(2)}(h))$
4. Уменьшите значение  $h$  в два раза и вычислите  $(Var^{(1)}(\frac{h}{2}), Var^{(2)}(\frac{h}{2}))$  и  $(SqVar^{(1)}(\frac{h}{2}), SqVar^{(2)}(\frac{h}{2}))$ . Сравните полученные значения для исходного и уменьшенного шага и объясните результат.
5. Вычислите теоретическую вероятность  $P(|\bar{W}_T| \geq z)$  и сравните ее с эмпирической вероятностью достижения указанного уровня  $z$  в момент  $T$ .

Вар	$T$	$n$	$\sigma$	$h$	$z$
15	14	100	0.25	0.1	1.5

### Решение

```
> N = tt/h  
> N  
[1] 140
```

Смоделируем  $2N$  пар  $(\xi_k^{(1)}, \xi_k^{(2)})$  с независимыми компонентами, распределенными по закону  $N(0, \sigma \sqrt{\frac{h}{2}})$ .

```
> pair_ksi_vec = t(replicate(2*N, sapply(c(1,2), function(y) rnorm(1, 0, sqrt(h/2)*sigma))))  
> head(pair_ksi_vec)  
      [,1]      [,2]  
[1,] 0.01002085 -0.004974260  
[2,] 0.01912408 0.003318008  
[3,] 0.01807590 -0.026046220  
[4,] -0.01656578 0.018281666  
[5,] 0.07803362 0.021068180  
[6,] -0.11478336 0.010055699  
> tail(pair_ksi_vec)  
      [,1]      [,2]  
[275,] 0.07459602 -0.063751541  
[276,] 0.01460234 -0.074098956  
[277,] -0.03432651 0.066332420  
[278,] 0.06286677 0.060742110  
[279,] 0.05098836 0.006568664  
[280,] 0.03756395 -0.020008524
```

При моделировании винеровского процесса с шагом  $h$  используем попарные суммы  $(\xi'_k{}^{(1)}, \xi'_k{}^{(2)}) = (\xi_{2k-1}^{(1)} + \xi_{2k}^{(1)}, \xi_{2k-1}^{(2)} + \xi_{2k}^{(2)})$ , компоненты которых по свойствам нормального закона распределены по закону  $N(0, \sigma\sqrt{h})$ .

```
> for (k in 1:N) {
+   pair_ksi_vec2[k,] = (pair_ksi_vec[2*k-1,]+pair_ksi_vec[2*k,])
+ }
> head(pair_ksi_vec2)
      [,1]      [,2]
[1,] 0.029144931 -0.001656253
[2,] 0.001510113 -0.007764554
[3,] -0.036749737 0.031123878
[4,] -0.050221476 -0.054566875
[5,] 0.023788172 0.033438875
[6,] -0.146349195 -0.010525511
> tail(pair_ksi_vec2)
      [,1]      [,2]
[135,] 0.061777799 -0.19887372
[136,] 0.09557505 -0.02984695
[137,] 0.02339826 0.04970344
[138,] 0.08919836 -0.13785050
[139,] 0.02854026 0.12707453
[140,] 0.08855231 -0.01343986
```

Смоделируем одну траекторию двумерного винеровского процесса по формуле  $(W_{(k+1)h}^{(1)}, W_{(k+1)h}^{(2)}) = (W_{kh}^{(1)}, W_{kh}^{(2)}) + (\xi'_k{}^{(1)}, \xi'_k{}^{(2)})$ , учитывая, что  $(W_0^{(1)}, W_0^{(2)}) = (0,0)$ .

```
> pair_w_vec2 = apply(rbind(c(0,0),pair_ksi_vec2), 2, cumsum)
> head(pair_w_vec2)
      [,1]      [,2]
[1,] 0.000000000 0.000000000
[2,] 0.029144931 -0.0016562528
[3,] 0.030655044 -0.0094208070
[4,] -0.006094693 0.0217030713
[5,] -0.056316169 -0.0328638037
[6,] -0.032527997 0.0005750708
> tail(pair_w_vec2)
      [,1]      [,2]
[136,] -0.6891622 -0.5605803
[137,] -0.5935872 -0.5904273
[138,] -0.5701889 -0.5407238
[139,] -0.4809906 -0.6785743
[140,] -0.4524503 -0.5514998
[141,] -0.3638980 -0.5649397
```

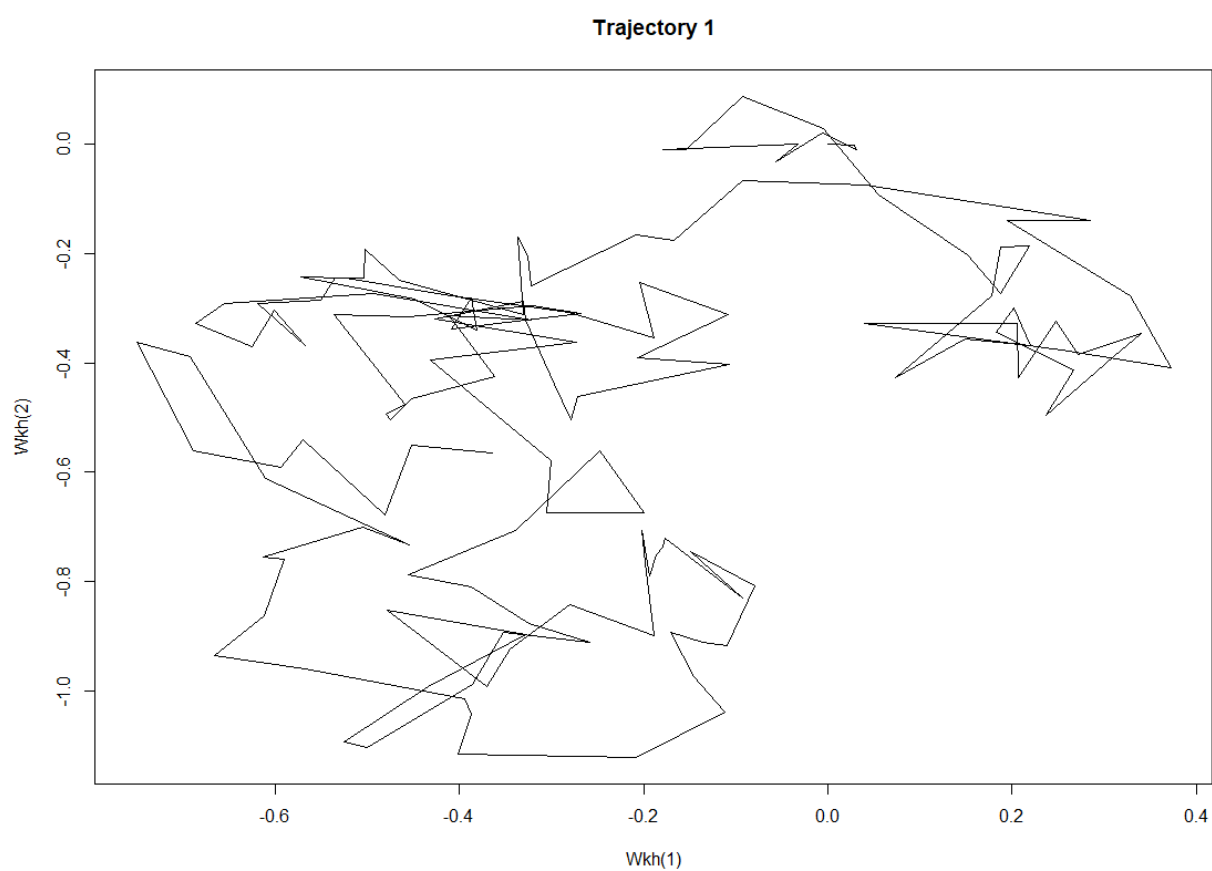
Теперь аналогично получим  $n = 100$  траекторий.

```
> pairfun = function()
+ {
+   pair_ksi_vec_k = t(replicate(2*N,apply(c(1,2), function(y) rnorm(1, 0, sqrt(h/2)*sigma))))
+   pair_ksi_vec_k2 = array(c(rep(0, N),rep(0, N)),dim=c(N,2))
+   for (k in 1:N) {
+     pair_ksi_vec_k2[k,] = (pair_ksi_vec_k[2*k-1,]+pair_ksi_vec_k[2*k,])
+   }
+   return(apply(rbind(c(0,0),pair_ksi_vec_k2), 2, cumsum))
+ }
> pairs_list1 = replicate(n, pairfun(), F)
```

Выведем на печать несколько полученных траекторий.

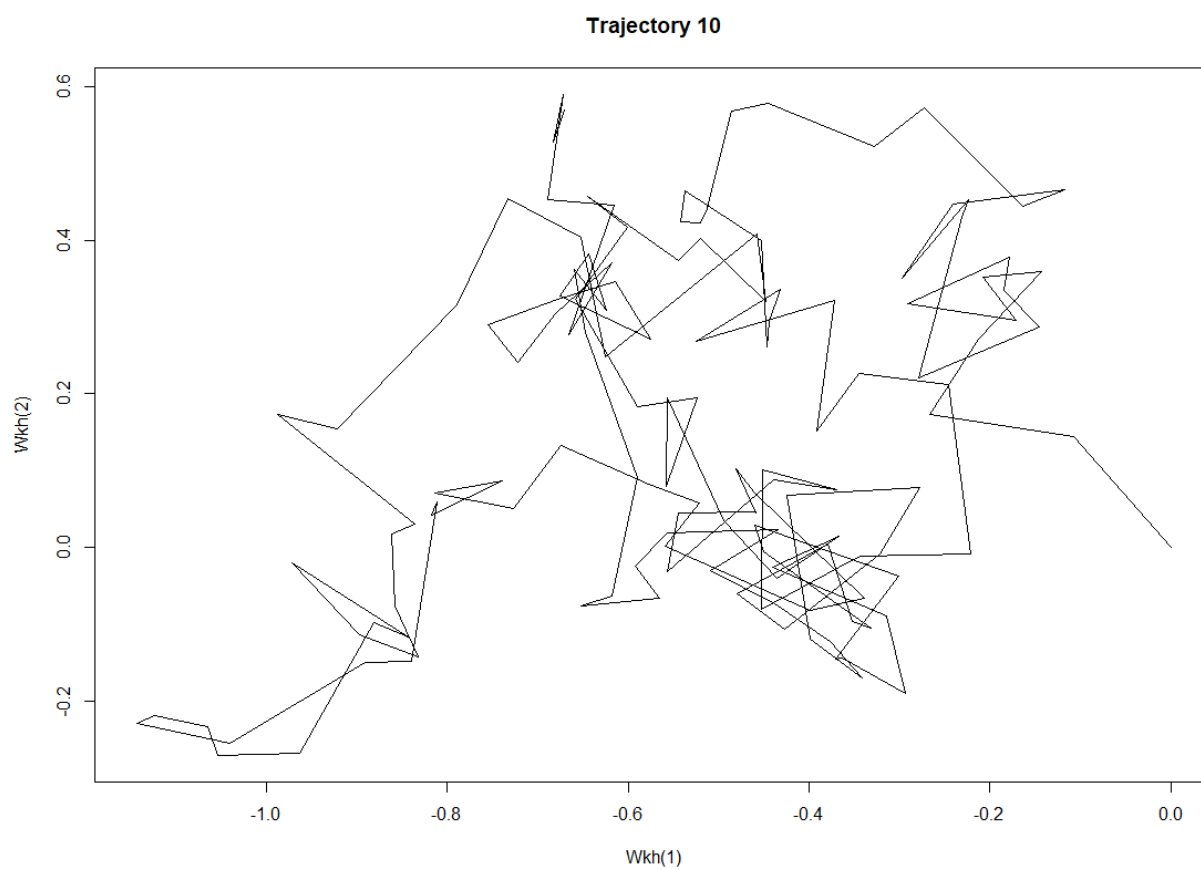
Траектория 1:

```
> head(pairs_list1[[1]])
      [,1]      [,2]
[1,] 0.00000000 0.00000000
[2,] 0.02914493 -0.00165625
[3,] 0.03065504 -0.00942080
[4,] -0.00609469 0.02170307
[5,] -0.05631616 -0.03286380
[6,] -0.03252797 0.00057507
> tail(pairs_list1[[1]])
      [,1]      [,2]
[136,] -0.6891622 -0.5605803
[137,] -0.5935872 -0.5904273
[138,] -0.5701889 -0.5407238
[139,] -0.4809906 -0.6785743
[140,] -0.4524503 -0.5514998
[141,] -0.3638980 -0.5649397
```



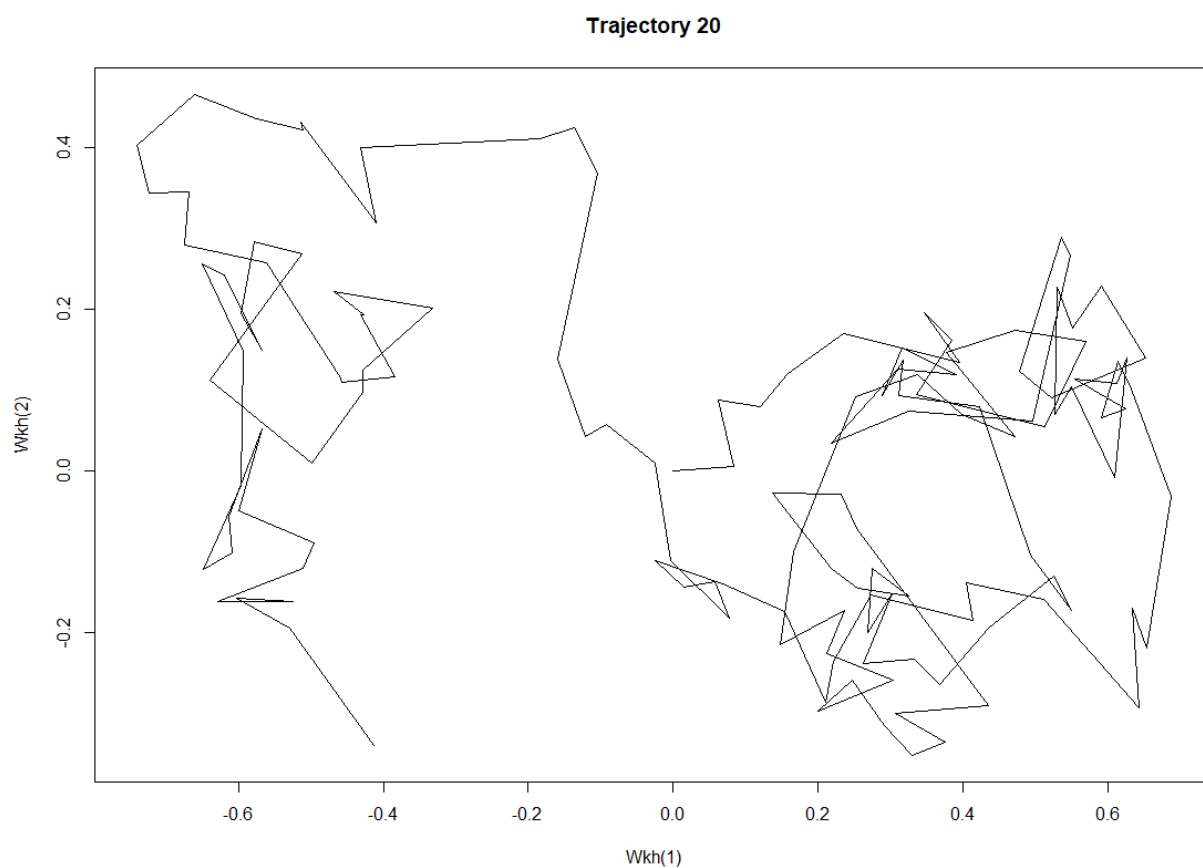
Траектория 10:

```
> head(pairs_list1[[10]])  
      [,1] [,2]  
[1,]  0.0000000 0.0000000  
[2,] -0.1072278 0.1447570  
[3,] -0.2665777 0.1733338  
[4,] -0.2124798 0.2718504  
[5,] -0.1426337 0.3600407  
[6,] -0.2072879 0.3515872  
> tail(pairs_list1[[10]])  
      [,1] [,2]  
[136,] -0.6651744 0.2766840  
[137,] -0.6151957 0.4460161  
[138,] -0.6886247 0.4533523  
[139,] -0.6714539 0.5902656  
[140,] -0.6821591 0.5288499  
[141,] -0.6701480 0.5704733
```



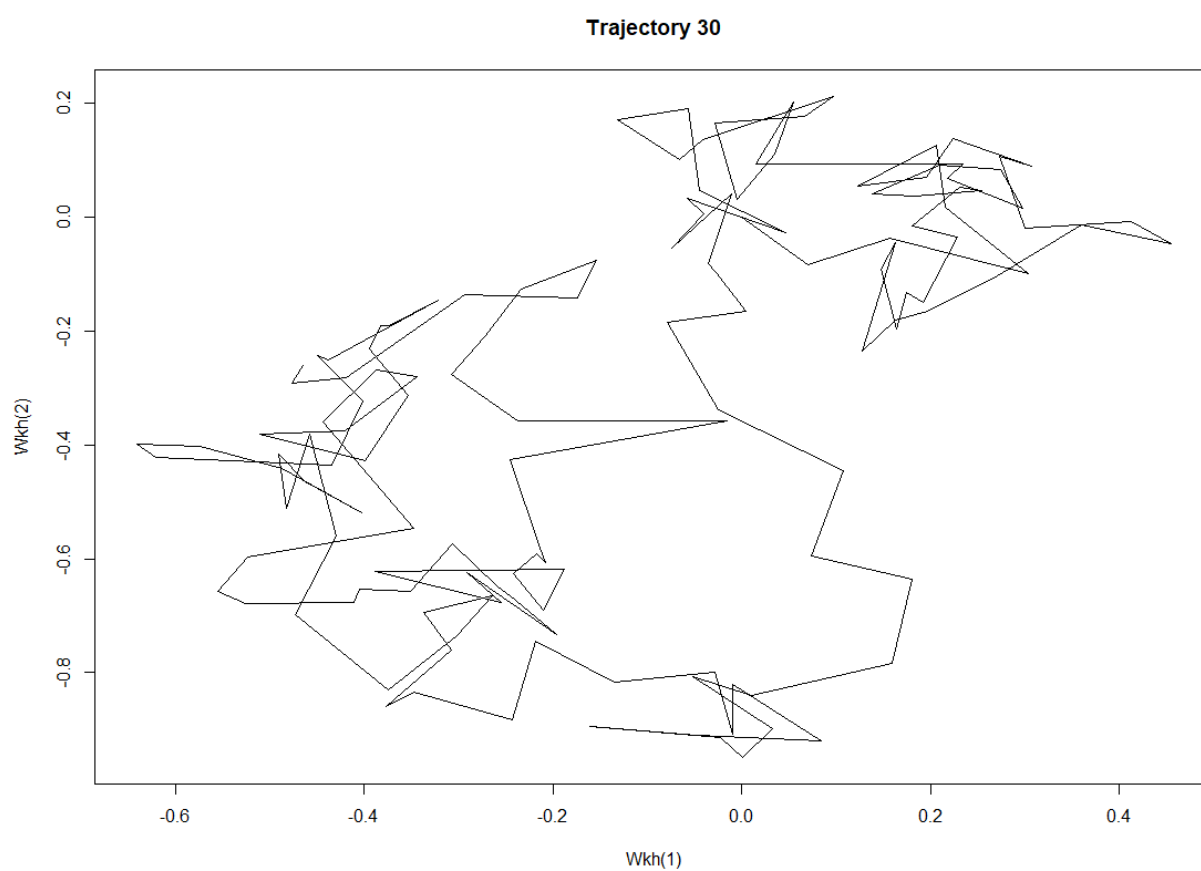
Траектория 20:

```
> head(pairs_list1[[20]])  
      [,1]      [,2]  
[1,] 0.00000000 0.00000000  
[2,] 0.08370757 0.005074983  
[3,] 0.06205852 0.087754781  
[4,] 0.12023378 0.078622303  
[5,] 0.15860060 0.119538782  
[6,] 0.23504667 0.169271227  
> tail(pairs_list1[[20]])  
      [,1]      [,2]  
[136,] -0.5116086 -0.1213910  
[137,] -0.6281920 -0.1621712  
[138,] -0.5246391 -0.1626308  
[139,] -0.6026199 -0.1574664  
[140,] -0.5285303 -0.1948345  
[141,] -0.4135751 -0.3405102
```



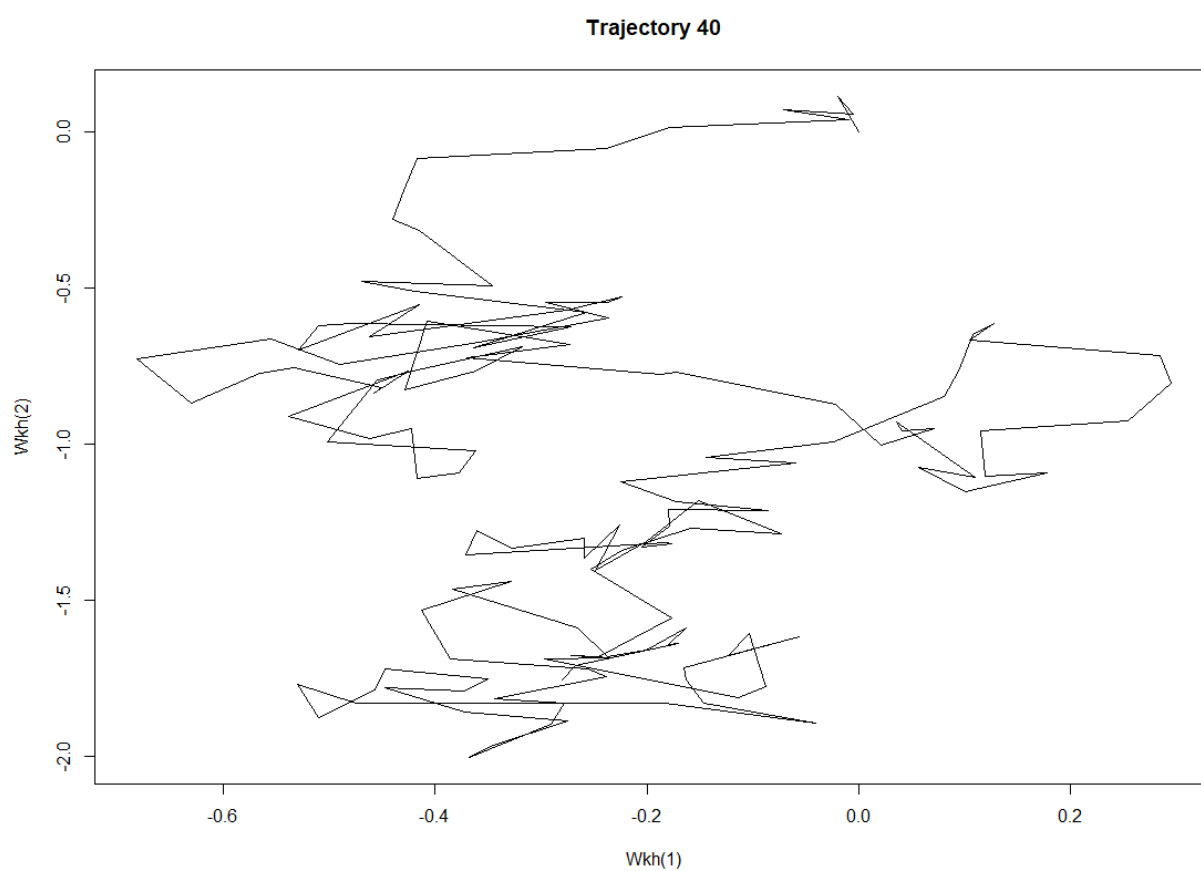
Траектория 30:

```
> head(pairs_list1[[30]])
      [,1]      [,2]
[1,] 0.00000000 0.00000000
[2,] 0.06979814 -0.08419265
[3,] 0.15711374 -0.03722710
[4,] 0.24329211 -0.07506722
[5,] 0.30335685 -0.10038826
[6,] 0.21572056  0.01753192
> tail(pairs_list1[[30]])
      [,1]      [,2]
[136,] -0.1535933 -0.07625802
[137,] -0.1738381 -0.14159728
[138,] -0.2932123 -0.13626246
[139,] -0.4188895 -0.28224869
[140,] -0.4764759 -0.29245098
[141,] -0.4649444 -0.26104146
```



Траектория 40:

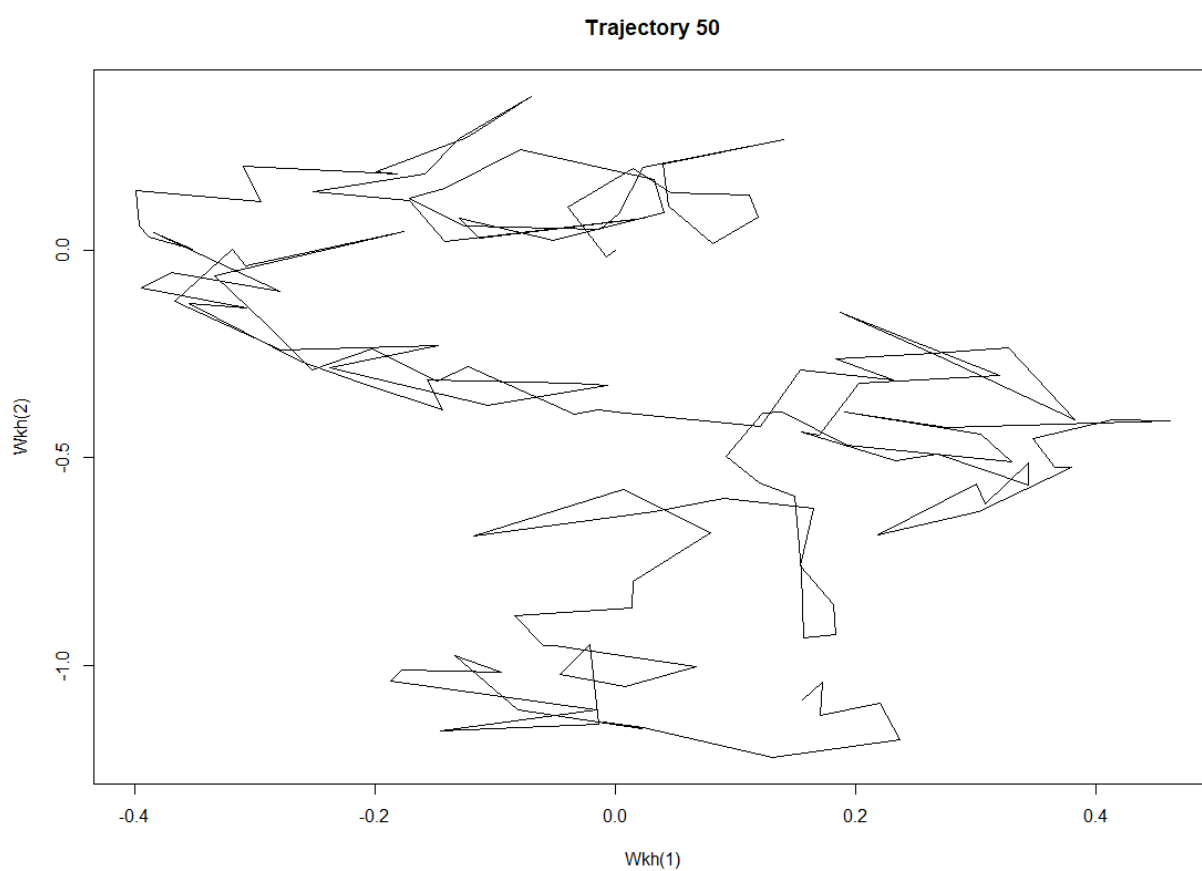
```
> head(pairs_list1[[40]])  
      [,1] [,2]  
[1,] 0.00000000 0.00000000  
[2,] -0.019281385 0.11212444  
[3,] -0.005493463 0.05565822  
[4,] -0.071381715 0.06838793  
[5,] -0.009743931 0.03755073  
[6,] -0.179104566 0.01235824  
> tail(pairs_list1[[40]])  
      [,1] [,2]  
[136,] -0.2005704 -1.658591  
[137,] -0.1629922 -1.588900  
[138,] -0.1798576 -1.643167  
[139,] -0.1698889 -1.640438  
[140,] -0.2671130 -1.708236  
[141,] -0.2804730 -1.754766
```





Траектория 50:

```
> head(pairs_list1[[50]])
      [,1]      [,2]
[1,] 0.00000000 0.00000000
[2,] -0.007561626 -0.01660567
[3,] -0.040064051 0.10464618
[4,] 0.014342034 0.19571409
[5,] 0.045579902 0.13903769
[6,] 0.111470888 0.13263063
> tail(pairs_list1[[50]])
      [,1]      [,2]
[136,] 0.1310972 -1.221210
[137,] 0.2367347 -1.178576
[138,] 0.2198037 -1.090454
[139,] 0.1706937 -1.119960
[140,] 0.1723469 -1.041043
[141,] 0.1551375 -1.082681
```



Вычислим вариации компонент  $\left( \sum_k \left| W_{(k+1)h}^{(1)} - W_{kh}^{(1)} \right|, \sum_k \left| W_{(k+1)h}^{(2)} - W_{kh}^{(2)} \right| \right)$ .

```

> var_fun = function(x)
+ {
+   sum(abs(diff(x)))
+ }
> vars = t(sapply(pairs_list1, function(x) apply(x, 2, var_fun)))
> head(vars)
      [,1]      [,2]
[1,] 9.413926 8.546291
[2,] 9.146729 9.348074
[3,] 9.175414 7.890390
[4,] 9.664958 10.033431
[5,] 8.263940 9.572637
[6,] 9.007945 9.095146
> tail(vars)
      [,1]      [,2]
[95,] 8.409525 9.603672
[96,] 9.375926 9.100192
[97,] 8.030205 10.097853
[98,] 8.007787 7.699147
[99,] 8.061259 8.807476
[100,] 8.832435 8.919321

```

Найдем среднее значение вариации  $(Var^{(1)}(h), Var^{(2)}(h))$  по всем траекториям.

```

> var12h = colMeans(vars)
> var12h
[1] 8.792783 8.857202

```

Найдем суммы квадратов приращений компонент  $(\sum_k |W_{(k+1)h}^{(1)} - W_{kh}^{(1)}|^2, \sum_k |W_{(k+1)h}^{(2)} - W_{kh}^{(2)}|^2)$ .

```

> sq_var_fun = function(x)
+ {
+   sum(abs(diff(x))^2)
+ }
>
> sq_vars = t(sapply(pairs_list1, function(x) apply(x, 2, sq_var_fun)))
> head(sq_vars)
      [,1]      [,2]
[1,] 0.9961922 0.8047819
[2,] 0.9531883 0.9386033
[3,] 0.8762492 0.7394343
[4,] 1.1199846 1.1061519
[5,] 0.7634145 0.9680272
[6,] 1.0140174 0.8823921
> tail(sq_vars)
      [,1]      [,2]
[95,] 0.7899256 1.0170067
[96,] 0.9266847 0.8659436
[97,] 0.7928911 1.0431793
[98,] 0.6870626 0.6754089
[99,] 0.7610414 0.9539626
[100,] 0.9044744 0.8734707

```

Найдем среднее значение этих сумм  $(SqVar^{(1)}(h), SqVar^{(2)}(h))$ .

```

> sq_var12h = colMeans(sq_vars)
> sq_var12h
[1] 0.8679596 0.8729810

```

Проделаем всё то же самое при для шага  $\frac{h}{2}$ .

```
> h = 0.1/2
> h
[1] 0.05
> N = tt/h
> N
[1] 280
```

Вычислим вариации компонент  $\left( \sum_k \left| W_{(k+1)h}^{(1)} - W_{kh}^{(1)} \right|, \sum_k \left| W_{(k+1)h}^{(2)} - W_{kh}^{(2)} \right| \right)$ .

```
> vars2 = t(sapply(pairs_list2, function(x) apply(x, 2, var_fun)))
> head(vars2)
      [,1]      [,2]
[1,] 13.12436 12.65323
[2,] 13.32215 12.67406
[3,] 12.21307 13.20012
[4,] 12.49679 13.01865
[5,] 12.17974 12.86130
[6,] 11.49786 11.47788
> tail(vars2)
      [,1]      [,2]
[95,] 12.58169 13.33500
[96,] 11.78453 13.24832
[97,] 10.76015 12.82084
[98,] 13.25676 12.98626
[99,] 12.50706 12.14302
[100,] 11.57037 10.93173
```

Найдем среднее значение вариации  $(Var^{(1)}(h), Var^{(2)}(h))$  по всем траекториям.

```
> var12h2 = colMeans(vars2)
> var12h2
[1] 12.45673 12.57424
```

Найдем суммы квадратов приращений компонент  $\left( \sum_k \left| W_{(k+1)h}^{(1)} - W_{kh}^{(1)} \right|^2, \sum_k \left| W_{(k+1)h}^{(2)} - W_{kh}^{(2)} \right|^2 \right)$ .

```
> sq_vars2 = t(sapply(pairs_list2, function(x) apply(x, 2, sq_var_fun)))
> head(sq_vars2)
      [,1]      [,2]
[1,] 0.9746903 0.8716926
[2,] 0.9981169 0.9227931
[3,] 0.8887160 0.9252096
[4,] 0.8847531 0.8658919
[5,] 0.8017480 0.9343464
[6,] 0.7822308 0.7268646
> tail(sq_vars2)
      [,1]      [,2]
[95,] 0.8834557 0.9385719
[96,] 0.7774692 0.9569817
[97,] 0.6804657 0.9129462
[98,] 1.0054726 0.9115758
[99,] 0.8772477 0.8184663
[100,] 0.7829949 0.7020641
```

Найдите среднее значение этих сумм  $(SqVar^{(1)}(h), SqVar^{(2)}(h))$ .

```
> sq_var12h2 = colMeans(sq_vars2)
> sq_var12h2
[1] 0.8733458 0.8811882
```

Сравним полученные значения для исходного и уменьшенного шага.

```
      mean_vars_h1 mean_vars_h2 mean_sq_vars_h1 mean_sq_vars_h2
1:      8.792783    12.45673    0.8679596    0.8733458
2:      8.857202    12.57424    0.8729810    0.8811882
```

В относительных величинах:

```
      mean_vars_h1 mean_sq_vars_h1
1:      0.7058663    0.9938327
2:      0.7043928    0.9906862
```

Из полученных таблиц видно, что отличия в средних значениях суммы квадратов приращений компонент значительно меньше, чем отличия в средних значениях вариаций компонент. Это связано с тем, что траектории винеровского процесса имеют неограниченную вариацию, а суммы квадратов приращений при измельчении разбиения стремятся к значению  $\sigma^2 T = 0.25^2 \cdot 14 = 0.875$ .

Вычислим теоретическую вероятность  $P(|\overline{W}_T| \geq z)$ .  $|\overline{W}_T| = \sqrt{(W_T^{(1)})^2 + (W_T^{(2)})^2}$ ,  
 $W_T^{(1)} \sim N(0, \sigma\sqrt{T})$ ,  $W_T^{(2)} \sim N(0, \sigma\sqrt{T})$ , поэтому  $\frac{(W_T^{(1)})^2}{\sigma^2 T} + \frac{(W_T^{(2)})^2}{\sigma^2 T} \sim \chi^2(2)$ .

Тогда  $P(|\overline{W}_T| \geq z) = P\left(\frac{(W_T^{(1)})^2}{\sigma^2 T} + \frac{(W_T^{(2)})^2}{\sigma^2 T} \geq \frac{z^2}{\sigma^2 T}\right) = 1 - F_{\chi^2(2)}\left(\frac{z^2}{\sigma^2 T}\right)$ .

```
> theor_prob = 1 - pchisq(z^2/(sigma^2 * tt),2)
> theor_prob
[1] 0.276453
```

Найдем эмпирическую вероятность достижения указанного уровня  $z$  в момент  $T$ .

Для этого найдем количество последних точек траекторий, радиус-вектор которых не меньше  $z$ :

```
> c = 0
> for (i in 1:100){
+   if (sqrt(pairs_list1[[i]][141,1]^2 + pairs_list1[[i]][141,2]^2) >= z){
+     c = c + 1
+   }}
> c
[1] 34
```

И разделим на количество траекторий:

```
> empiric_prob = c / n
> empiric_prob
[1] 0.34
```

Получили, что теоретическое и эмпирическое значения близки.