

Dvoretzky应用于分析期望的估计（随机梯度下降的另一种理解方式：低通滤波）/联系现代控制理论和动态系统辨识进行分析

1. 误差动态递推方程

设随机过程 $\{\omega_k\}_{k \geq 0}$ 定义如下：

$$\omega_{k+1} = \omega_k + \alpha_k(x_k - \omega_k)$$

这就是随机梯度下降的公式（书上P113最后一行）

其中：

- $\omega_k \in \mathbb{R}^n$ ：第k步的参数估计
- $\omega^* \in \mathbb{R}^n$ ：目标参数（通常是优化问题的最优解）
- $\alpha_k > 0$ ：步长序列（可取 $\alpha_k = 1/k$ ）
- x_k ：带有噪声的观测

定义估计误差为：

$$\Delta_k = \omega_k - \omega^*$$

误差动态递推方程：

通过代数变换，我们得到误差的递推关系：

$$\Delta_{k+1} = (1 - \alpha_k)\Delta_k + \alpha_k \cdot \underbrace{(x_k - \omega^*)}_{\eta_k}$$

其中 $\eta_k = x_k - \omega^*$ 是观测偏差，包含了算法的随机性。

或写成

$$\omega_{k+1} - \omega^* = (1 - \alpha_k)(\omega_k - \omega^*) + \alpha_k \cdot \underbrace{(x_k - \omega^*)}_{\eta_k}$$

推导过程：

$$\omega_{k+1} = \omega_k + \alpha_k(x_k - \omega_k)$$

$$\omega_{k+1} - \omega^* = (\omega_k - \omega^*) + \alpha_k(x_k - \omega_k)$$

$$\Delta_{k+1} = \Delta_k + \alpha_k \underbrace{(x_k - \omega^*) - (\omega_k - \omega^*)}_{\eta_k - \Delta_k}$$

代入得： $\Delta_{k+1} = \Delta_k + \alpha_k(\eta_k - \Delta_k) = (1 - \alpha_k)\Delta_k + \alpha_k\eta_k$

2. 按照控制系统的理论进行分析

$$\omega_{k+1} - \omega^* = (1 - \alpha_k)(\omega_k - \omega^*) + \alpha_k \cdot (x_k - \omega^*)$$

将 x_k 视为系统的输入信号（可以是带噪声的阶跃）

ω_k 视为系统的输出

视 α_k 为时不变常数

分析系统的传递函数如下：

- 输出偏差： $Y_k = \omega_k - \omega^*$ （请注意常数的拉普拉斯变换不存在，这是个数学上的bug）
- 输入偏差： $U_k = x_k - \omega^*$

简化后的标准线性差分方程为：

$$Y_{k+1} = (1 - \alpha)Y_k + \alpha U_k$$

2.1 传递函数推导 (Z域分析)

对简化方程两边进行 Z 变换（假设初始条件为零）：

$$zY(z) = (1 - \alpha)Y(z) + \alpha U(z)$$

移项整理：

$$[z - (1 - \alpha)]Y(z) = \alpha U(z)$$

得到从输入 $U(z)$ 到输出 $Y(z)$ 的传递函数 $H(z)$ ：

$$H(z) = \frac{Y(z)}{U(z)} = \frac{\alpha}{z - (1 - \alpha)}$$

或者表示为负幂次形式（更适用于信号处理上下文）：

$$H(z) = \frac{\alpha z^{-1}}{1 - (1 - \alpha)z^{-1}}$$

2.2 系统特性分析

极点与稳定性

- 极点位置： $p = 1 - \alpha$
- 稳定性判据：极点必须位于单位圆内，即 $|1 - \alpha| < 1$ 。
- 参数范围：
- 理论稳定范围： $0 < \alpha < 2$

- 工程常用范围： $0 < \alpha < 1$ （无振荡收敛）

物理意义：一阶低通滤波器

该系统本质上是一个**指数加权移动平均（EMA）滤波器**。

- 当 $\alpha \rightarrow 0$ ：极点接近 1，带宽窄，滤波效果强，系统响应慢（大惯性）。
- 当 $\alpha \rightarrow 1$ ：极点接近 0，带宽宽，滤波效果弱，系统响应快（小惯性）。

如果 x_k 是慢变的，那么需要牺牲一部分的惯性来提高带宽，以对 x_k 进行跟踪。仍然需要注意的是，但凡过一个滤波器就会产生相位滞后！如果 x_k 不是一个类阶跃的变化，而是有类斜坡的变化，将产生相位滞后。

2.4 稳态响应分析

直流增益 (DC Gain)

利用终值定理或直接令 $z = 1$ 计算系统的静态增益：

$$G_{DC} = H(1) = \frac{\alpha}{1 - (1 - \alpha)} = 1$$

结论：系统具有**单位增益**。这意味着如果输入 x_k 发生阶跃变化，输出 w_k 最终将无静差地跟踪该变化。

4.2 频域响应 (抗噪性)

令 $z = e^{j\omega T}$ 分析频率特性：

- **低频信号** ($\omega \rightarrow 0$)：增益 ≈ 1 ，信号无衰减通过。
- **高频噪声** ($\omega \rightarrow \pi/T$)：增益 $\approx \frac{\alpha}{2 - \alpha}$ 。当 α 较小时，高频增益接近 0。

结论：系统能有效滤除叠加在输入信号上的高频噪声，保留直流和低频分量。

2.5 时域解析解 (逆Z变换)

我们通过逆 Z 变换推导系统对**阶跃输入**的时域响应公式。

5.1 设定输入

假设输入 x_k 相对于 ω^* 发生幅值为 A 的阶跃：

$$U(z) = \frac{Az}{z - 1}$$

5.2 求解响应 $Y(z)$

$$Y(z) = H(z)U(z) = \frac{\alpha Az}{(z-1)(z-(1-\alpha))}$$

5.3 部分分式展开

对 $\frac{Y(z)}{z}$ 进行展开：

$$\frac{Y(z)}{z} = \frac{A}{z-1} - \frac{A}{z-(1-\alpha)}$$

两边同乘 z ：

$$Y(z) = \frac{Az}{z-1} - \frac{Az}{z-(1-\alpha)}$$

5.4 逆变换与还原

查表进行逆 Z 变换：

$$y_k = A \cdot 1^k - A \cdot (1-\alpha)^k = A[1 - (1-\alpha)^k]$$

代回物理变量 ($y_k = \omega_k - \omega^*$, $A = x_{target} - \omega^*$)：

$$\omega_k = \omega^* + (x_{target} - \omega^*) \cdot [1 - (1-\alpha)^k]$$

2.6 总结

该差分方程描述了一个经典的**一阶惯性环节**（或一阶低通滤波器）。

- 传递函数：** $H(z) = \frac{\alpha}{z - (1-\alpha)}$ 。
- 稳态特性：**系统是稳定的（当 $0 < \alpha < 2$ ），且具有单位直流增益，能够实现**无静差跟踪**。
- 动态特性：**输出 ω_k 从初始值 ω^* 开始，以 $(1-\alpha)^k$ 的速率指数收敛至目标输入值 x_{target} 。
- 参数调节：**调节 α 是权衡“响应速度”与“抗噪能力”的关键。

3. 代码

代码块

```
1 %% Dvoretzky 离散控制系统仿真：阶跃响应分析
2 % 系统:  $\Delta_{k+1} = (1-\alpha_k)\Delta_k + \alpha_k \cdot \eta_k$ 
3 % 其中:  $\Delta_k = \omega_k - \omega^*$ ,  $\eta_k = x_k - \omega^*$ 
4 % 等价于:  $\omega_{k+1} = (1-\alpha_k)\omega_k + \alpha_k \cdot x_k$ 
5
6 clear all; close all; clc;
```

```

7
8
9 %% 参数设置
10 N = 1000; % 仿真步数
11 omega_star = 0; % 目标值 (可以调整)
12 omega0 = 5; % 初始估计值
13
14 % 定义阶跃输入 (多台阶)
15 step_times = [0, 200, 400, 600, 800, N]; % 台阶切换时间点
16 step_values = [0, 1, -0.5, 2, -1, 0]; % 每个台阶的值
17
18 % 生成阶跃输入序列 x_k
19 x = zeros(1, N);
20 for i = 1:length(step_times)-1
21     start_idx = step_times(i)+1;
22     end_idx = step_times(i+1);
23     x(start_idx:end_idx) = step_values(i);
24 end
25
26 % 初始化变量
27 omega = zeros(1, N);
28 omega(1) = omega0;
29 Delta = zeros(1, N);
30 Delta(1) = omega(1) - omega_star;
31 eta = zeros(1, N);
32 %%%%%%%%%%%
33 % 增益序列  $\alpha_k = 1/k$  (从k=2开始, 避免除以0)  $\alpha$ 收敛太快, 导致系统收敛太慢 (极点近单位圆)
34 % alpha = zeros(1, N);
35 % alpha(1) = 1; %  $\alpha_1 = 1$ 
36 % for k = 2:N
37 %     alpha(k) = 1/k;
38 % end
39 %%%%%%%%%%%
40 alpha = zeros(1, N);
41 alpha(1) = 1; %  $\alpha_1 = 1$  系数过大可能会把系统干不稳定
42 for k = 2:N
43     alpha(k) = 10/k; % 这里的系数还好, 可以稍微大一点, 这又是个有趣的时变系统收敛性问
44     题。
45 end
46 %%%%%%%%%%%
47 %%固定alpha
48 % alpha = 0.9*ones(1, N);
49 %%%%%%%%%%%
50 %% 系统仿真
51 for k = 1:N-1
52     % 计算  $\eta_k = x_k - \omega^*$ 

```

```

53     eta(k) = x(k) - omega_star;
54
55     % 更新  $\Delta_{k+1} = (1-\alpha_k)\Delta_k + \alpha_k\eta_k$ 
56     Delta(k+1) = (1 - alpha(k)) * Delta(k) + alpha(k) * eta(k);
57
58     % 计算  $\omega_{k+1} = \Delta_{k+1} + \omega^*$ 
59     omega(k+1) = Delta(k+1) + omega_star;
60 end
61
62 % 计算最后一个 $\eta$ 值
63 eta(N) = x(N) - omega_star;
64
65 %% 绘制结果
66 figure('Position', [100, 100, 1200, 800]);
67
68 % 子图1: 输入 $x_k$ 和输出 $\omega_k$ 随时间变化
69 subplot(3, 2, [1, 2]);
70 hold on;
71 plot(1:N, x, 'b-', 'LineWidth', 2, 'DisplayName', '输入 x_k');
72 plot(1:N, omega, 'r-', 'LineWidth', 2, 'DisplayName', '输出  $\omega_k$ ');
73 plot([1, N], [omega_star, omega_star], 'k--', 'LineWidth', 1.5, 'DisplayName',
      '目标值  $\omega^*$ ');
74 xlabel('时间步 k');
75 ylabel('幅值');
76 title('Dvoretzky系统阶跃响应: 输入 $x_k$  vs 输出 $\omega_k$ ');
77 legend('Location', 'best');
78 grid on;
79 hold off;
80
81 % 子图2: 增益序列 $\alpha_k$ 
82 subplot(3, 2, 3);
83 semilogy(1:N, alpha, 'g-', 'LineWidth', 2);
84 xlabel('时间步 k');
85 ylabel(' $\alpha_k$  (对数尺度)');
86 title('时变增益序列:  $\alpha_k = 1/k$ ');
87 grid on;
88
89 % 子图3: 估计误差 $\Delta_k$ 
90 subplot(3, 2, 4);
91 plot(1:N, Delta, 'm-', 'LineWidth', 2);
92 hold on;
93 plot([1, N], [0, 0], 'k--', 'LineWidth', 1.5);
94 xlabel('时间步 k');
95 ylabel('估计误差  $\Delta_k$ ');
96 title('估计误差动态:  $\Delta_k = \omega_k - \omega^*$ ');
97 grid on;
98 hold off;

```

```

99
100 % 子图4:  $\eta_k$ 序列
101 subplot(3, 2, 5);
102 plot(1:N, eta, 'c-', 'LineWidth', 2);
103 hold on;
104 plot([1, N], [0, 0], 'k--', 'LineWidth', 1.5);
105 xlabel('时间步 k');
106 ylabel(' $\eta_k$ ');
107 title('观测偏差:  $\eta_k = x_k - \omega^*$ ');
108 grid on;
109 hold off;
110
111 % 子图5: 系统动态的相平面分析 ( $\Delta_k$  vs  $\Delta_{k+1}$ )
112 subplot(3, 2, 6);
113 plot(Delta(1:N-1), Delta(2:N), 'b.', 'MarkerSize', 8);
114 hold on;
115 plot([min(Delta), max(Delta)], [min(Delta), max(Delta)], 'k--', 'LineWidth',
116     1.5);
117 xlabel(' $\Delta_k$ ');
118 ylabel(' $\Delta_{k+1}$ ');
119 title('系统相平面:  $\Delta_{k+1}$  vs  $\Delta_k$ ');
120 grid on;
121 hold off;
122
123 %% 分析稳态性能
124 % 提取每个台阶稳定后的数据
125 steady_state_values = zeros(length(step_times)-1, 3);
126 steady_state_errors = zeros(length(step_times)-1, 1);
127
128 for i = 1:length(step_times)-1
129     start_idx = step_times(i)+1;
130     end_idx = step_times(i+1);
131
132     % 取后1/3作为稳态区间
133     steady_start = floor(start_idx + (end_idx - start_idx) * 2/3);
134     steady_range = steady_start:end_idx;
135
136     if ~isempty(steady_range)
137         steady_state_values(i, 1) = mean(x(steady_range)); % 输入平均值
138         steady_state_values(i, 2) = mean(omega(steady_range)); % 输出平均值
139         steady_state_values(i, 3) = mean(Delta(steady_range)); % 误差平均值
140         steady_state_errors(i) = abs(steady_state_values(i, 3)); % 绝对误差
141     end
142 end
143
144 %% 显示稳态分析结果

```

```

145 fprintf('===== Dvoretzky系统阶跃响应分析 =====\n');
146 fprintf('仿真参数: N=%d,  $\omega^*=%d$ ,  $\omega_0=%d$ \n\n', N, omega_star, omega0);
147 fprintf('阶跃输入配置:\n');
148 for i = 1:length(step_times)-1
149     fprintf('  台阶%d: 时间[%d, %d], 幅值=%.2f\n', ...
150         i, step_times(i), step_times(i+1), step_values(i));
151 end
152 fprintf('\n');
153
154 fprintf('稳态性能分析:\n');
155 fprintf('台阶 | 输入均值 | 输出均值 | 误差均值 | 绝对误差\n');
156 fprintf('-----|-----|-----|-----|-----\n');
157 for i = 1:length(step_times)-1
158     fprintf('%4d | %8.4f | %8.4f | %8.4f | %8.4f\n', ...
159         i, steady_state_values(i, 1), steady_state_values(i, 2), ...
160         steady_state_values(i, 3), steady_state_errors(i));
161 end
162 fprintf('\n');
163
164 % 计算总体性能指标
165 final_error = abs(Delta(N));
166 fprintf('总体性能指标:\n');
167 fprintf('最终估计误差: %.6f\n', final_error);
168 fprintf('误差最大值: %.6f\n', max(abs(Delta)));
169 fprintf('误差均方根(RMS): %.6f\n', rms(Delta));
170 fprintf('\n');
171
172 %% 添加频域分析
173 figure('Position', [100, 100, 1000, 400]);
174
175 % 计算频率响应
176 Fs = 1; % 采样频率为1 Hz (每个时间步一个样本)
177
178 % 输入和输出的频谱
179 N_fft = 2^nextpow2(N);
180 X_f = fft(x, N_fft);
181 Omega_f = fft(omega, N_fft);
182 frequencies = (0:N_fft-1)*(Fs/N_fft);
183
184 % 幅度谱
185 subplot(1, 2, 1);
186 semilogx(frequencies(2:N_fft/2), 20*log10(abs(X_f(2:N_fft/2))), 'b-',
187     'LineWidth', 1.5);
188 hold on;
189 semilogx(frequencies(2:N_fft/2), 20*log10(abs(Omega_f(2:N_fft/2))), 'r-',
190     'LineWidth', 1.5);
191 xlabel('频率 (Hz)');

```

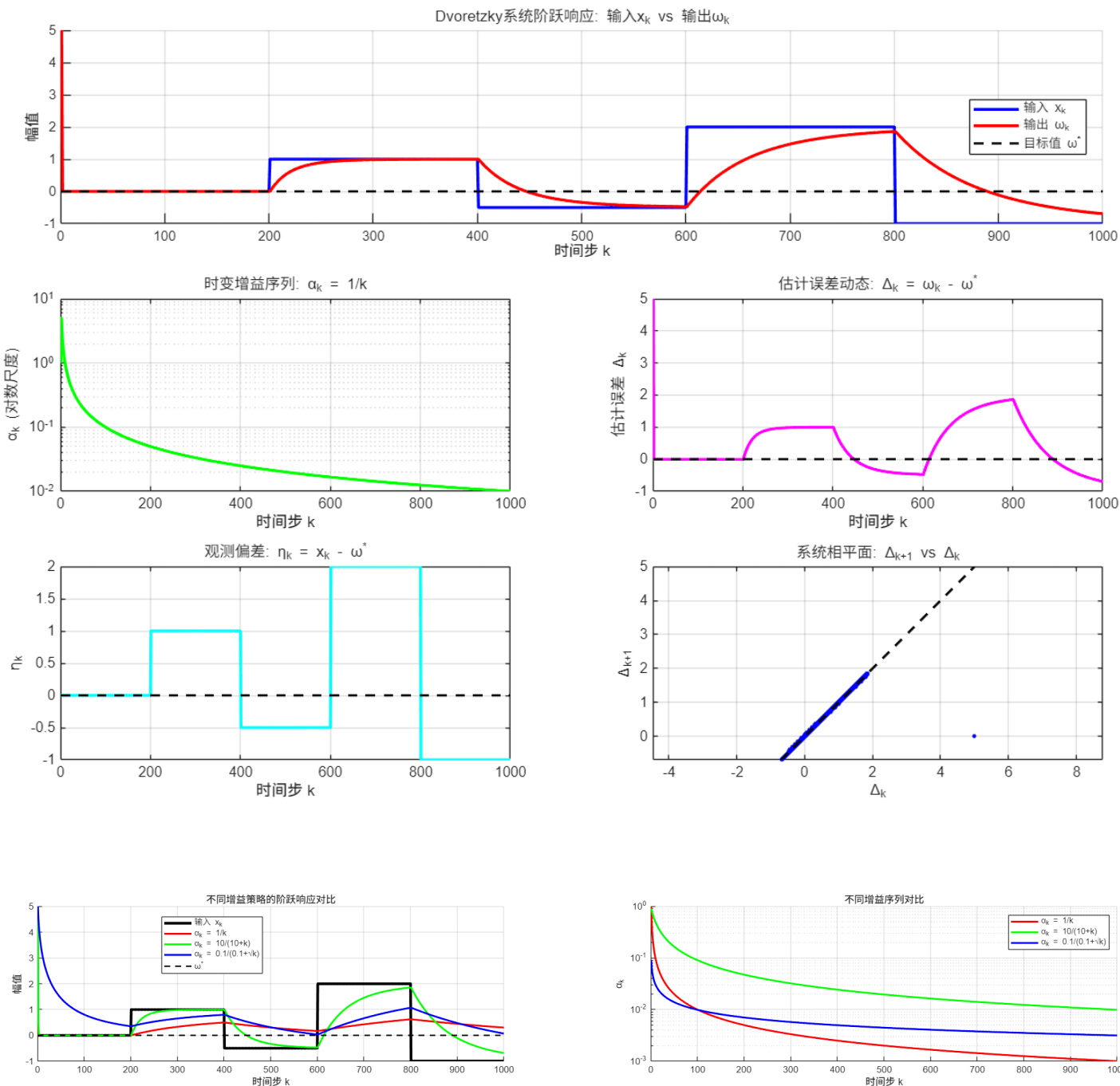


```

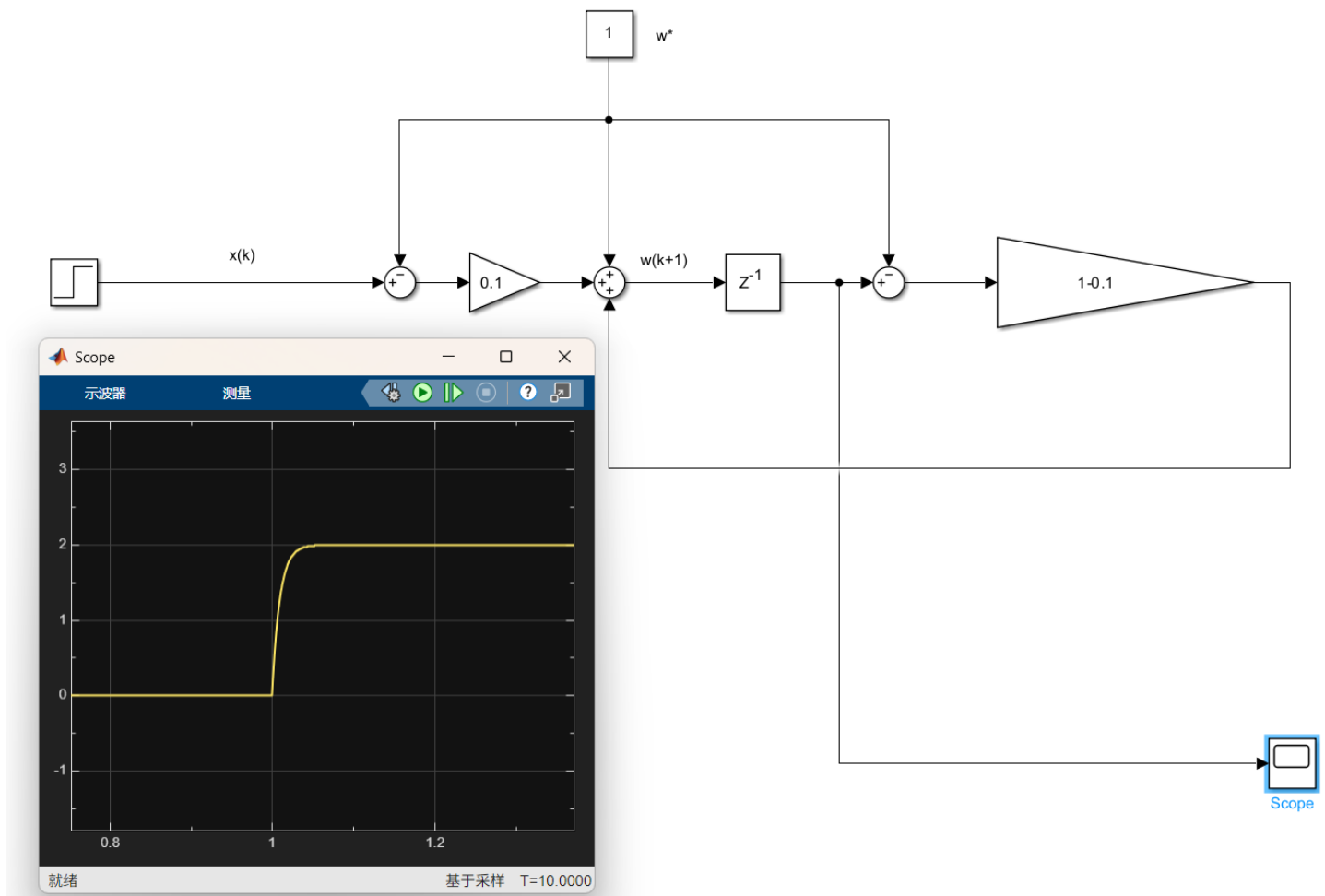
190 ylabel('幅度 (dB)');
191 title('输入/输出幅度谱');
192 legend('输入 x_k', '输出  $\omega_k$ ');
193 grid on;
194 hold off;
195
196 % 估计系统的频率响应
197 H_est = Omega_f ./ X_f;
198 H_est(1) = 1; % 避免直流分量除零
199
200 subplot(1, 2, 2);
201 semilogx(frequencies(2:N_fft/2), 20*log10(abs(H_est(2:N_fft/2))), 'g-',
202         'LineWidth', 2);
203 xlabel('频率 (Hz)');
204 ylabel('幅度 (dB)');
205 title('估计系统频率响应 |H(f)|');
206 grid on;
207
208 %% 对比不同增益策略的效果
209 figure('Position', [100, 100, 1200, 400]);
210
211 % 定义不同的增益策略
212 alpha_strategies = cell(3, 1);
213 alpha_strategies{1} = 1./(1:N); %  $\alpha_k = 1/k$ 
214 alpha_strategies{2} = 10./(10 + (1:N)); %  $\alpha_k = 10/(10+k)$ 
215 alpha_strategies{3} = 0.1./(0.1 + (1:N).^0.5); %  $\alpha_k = 0.1/(0.1+\sqrt{k})$ 
216
217 strategy_names = {' $\alpha_k = 1/k$ ', ' $\alpha_k = 10/(10+k)$ ', ' $\alpha_k = 0.1/(0.1+\sqrt{k})$ '};
218 colors = {'r', 'g', 'b'};
219
220 % 仿真不同增益策略
221 omega_results = zeros(3, N);
222 for s = 1:3
223     omega_s = zeros(1, N);
224     omega_s(1) = omega0;
225     for k = 1:N-1
226         omega_s(k+1) = (1 - alpha_strategies{s}(k)) * omega_s(k) + ...
227             alpha_strategies{s}(k) * x(k);
228     end
229     omega_results(s, :) = omega_s;
230 end
231
232 % 绘制对比结果
233 subplot(1, 2, 1);
234 hold on;

```

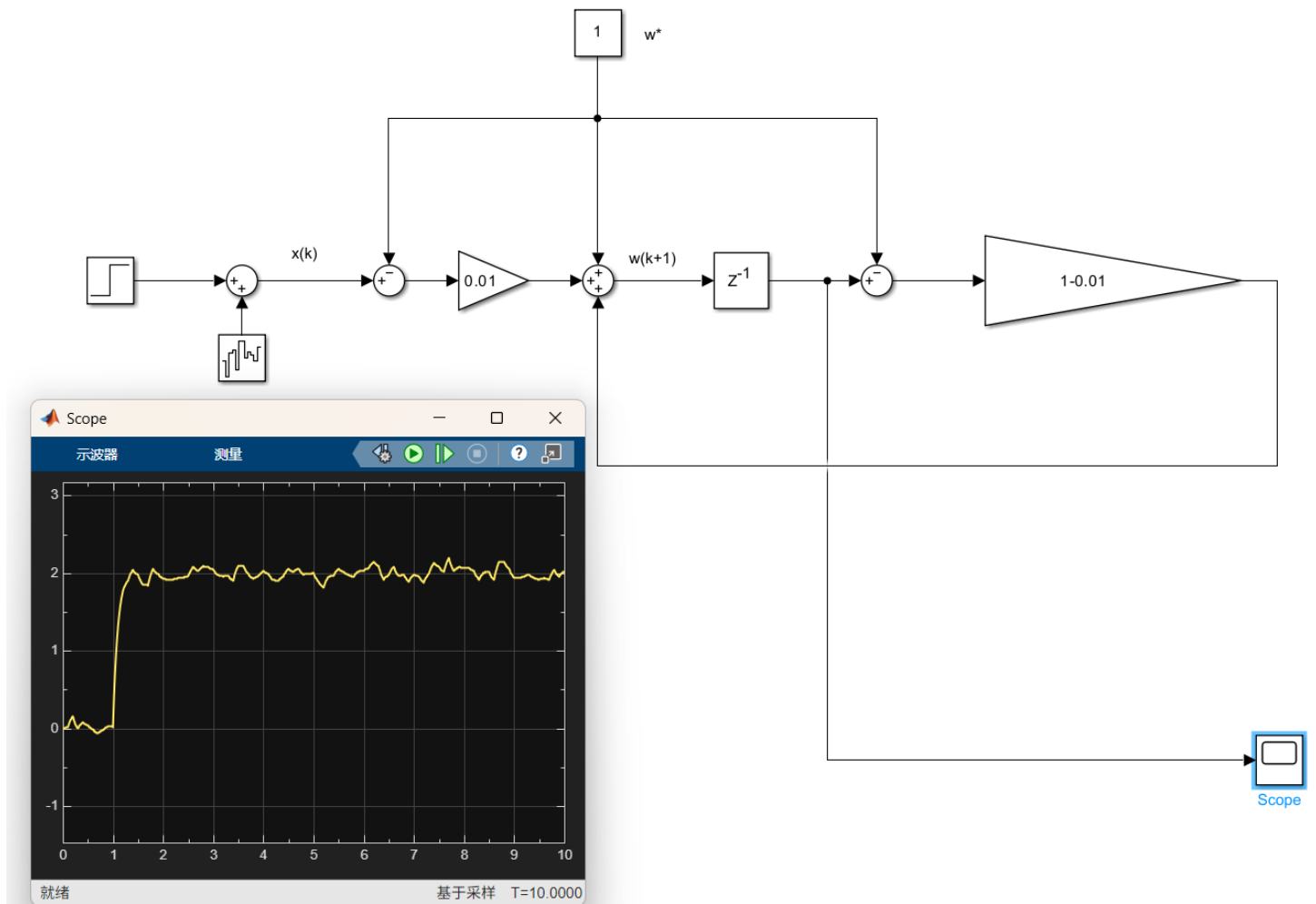
```
236 plot(1:N, x, 'k-', 'LineWidth', 3, 'DisplayName', '输入 x_k');
237 for s = 1:3
238     plot(1:N, omega_results(s, :), colors{s}, 'LineWidth', 2, ...
239         'DisplayName', strategy_names{s});
240 end
241 plot([1, N], [omega_star, omega_star], 'k--', 'LineWidth', 1.5, 'DisplayName',
242     '\omega^*');
243 xlabel('时间步 k');
244 ylabel('幅值');
245 title('不同增益策略的阶跃响应对比');
246 legend('Location', 'best');
247 grid on;
248 hold off;
249 % 绘制增益序列对比
250 subplot(1, 2, 2);
251 hold on;
252 for s = 1:3
253     plot(1:N, alpha_strategies{s}, colors{s}, 'LineWidth', 2, ...
254         'DisplayName', strategy_names{s});
255 end
256 xlabel('时间步 k');
257 ylabel('\alpha_k');
258 title('不同增益序列对比');
259 set(gca, 'YScale', 'log');
260 legend('Location', 'best');
261 grid on;
262 hold off;
```



可以用simulink搭出这个系统的控制框图




加上噪声：

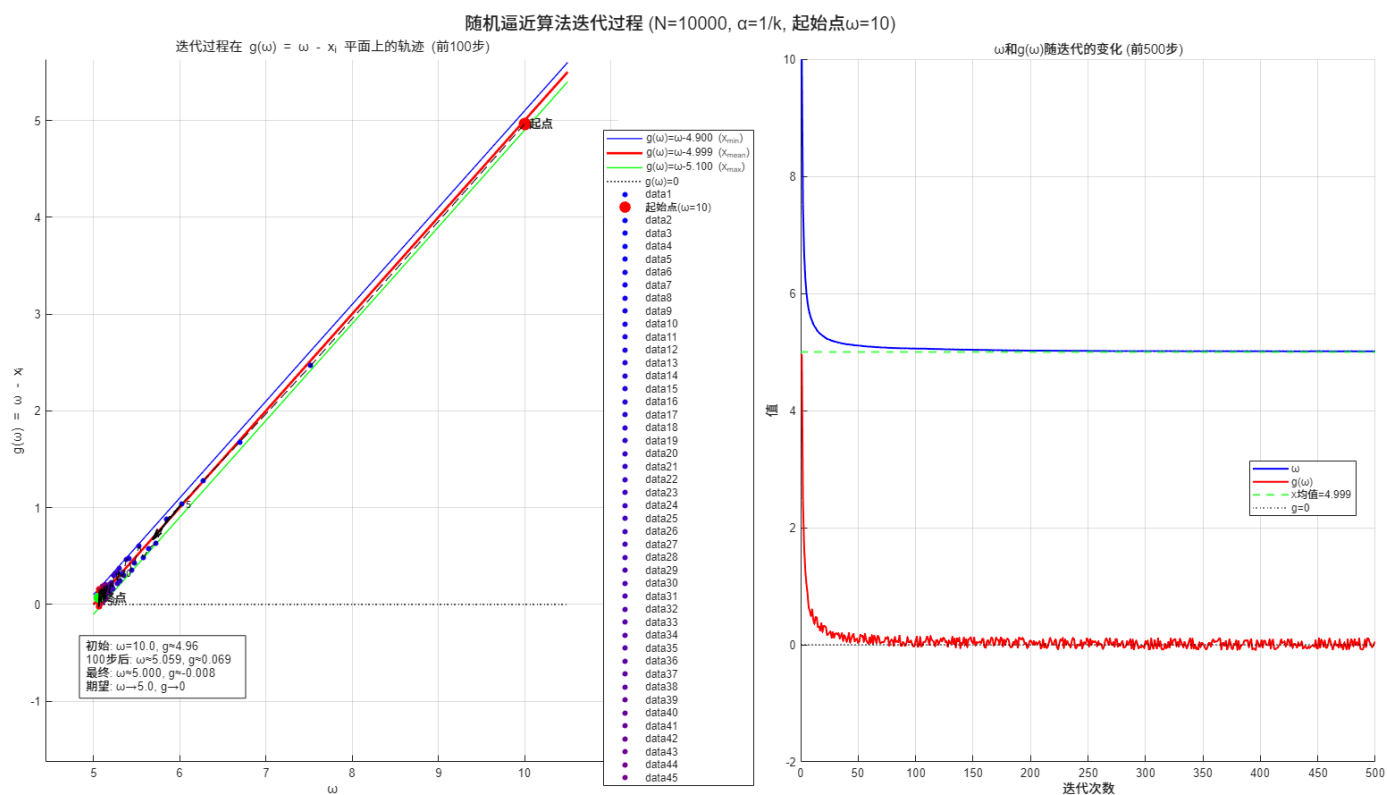


4. 书上的理解方式

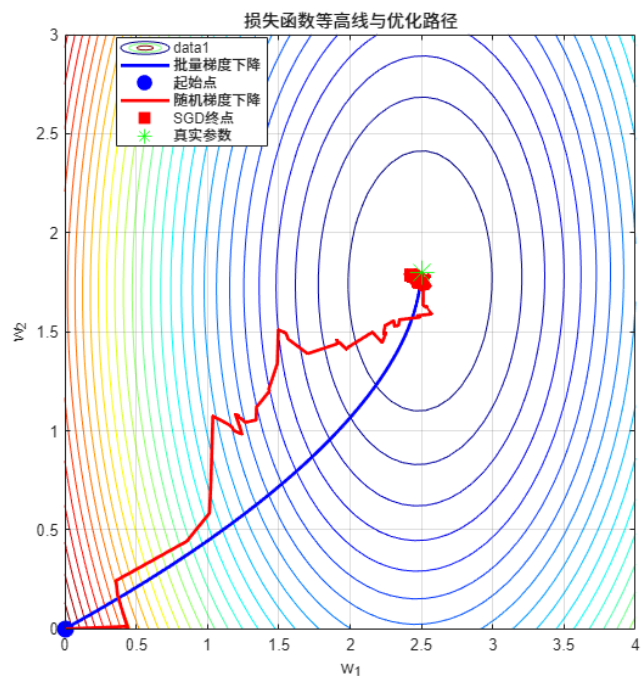
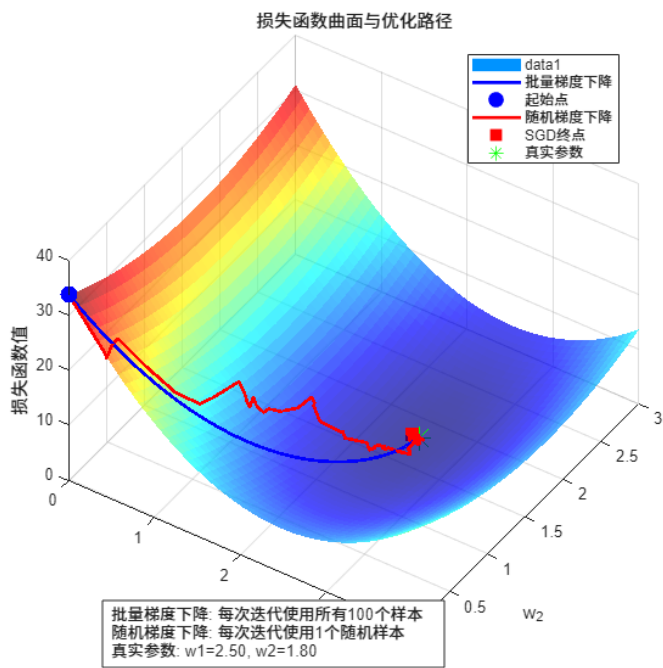


 RM.m

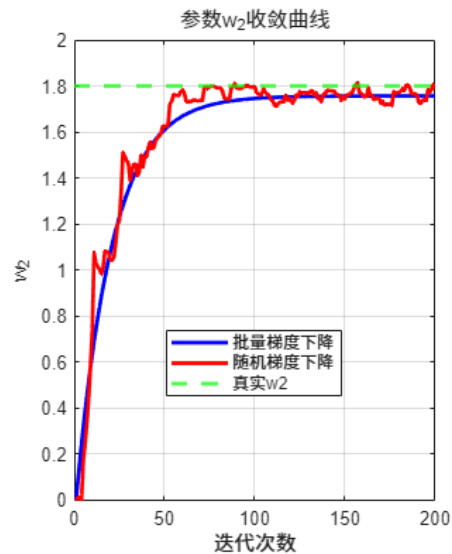
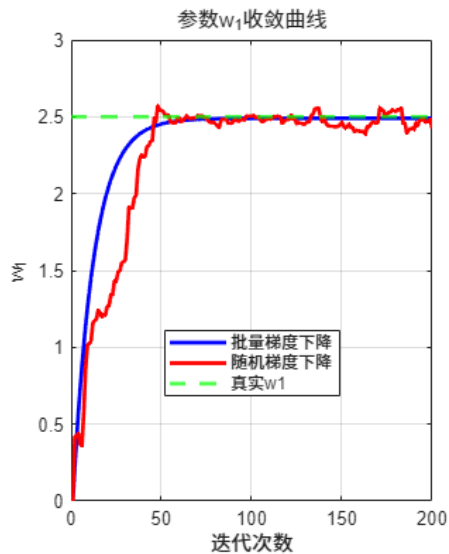
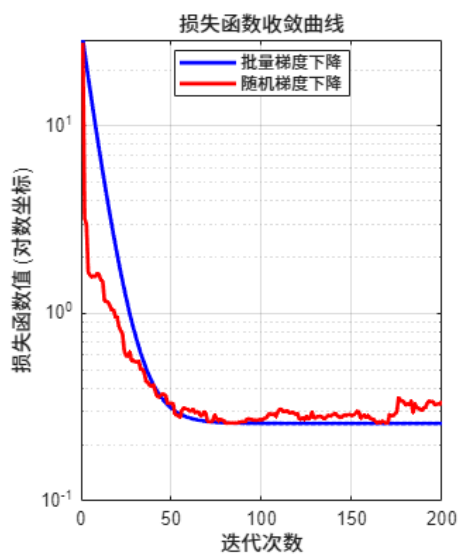
这个代码里有公式推导，用matlab实时编辑器打开可以看到



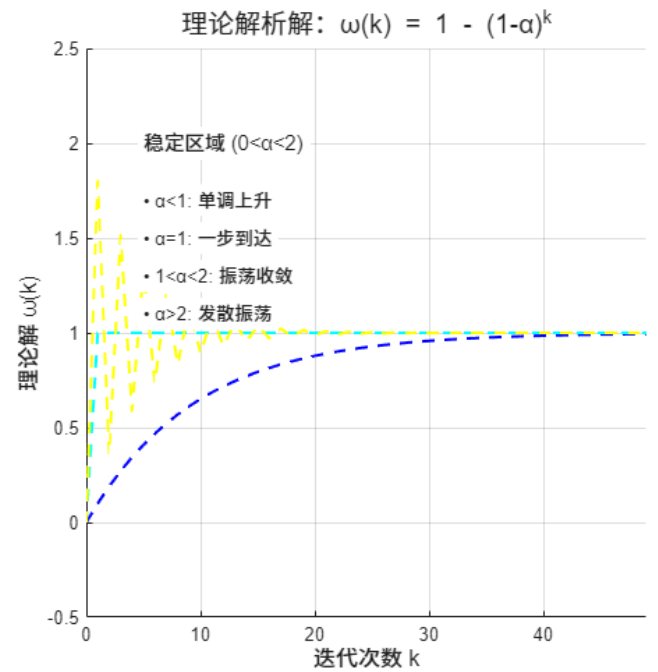
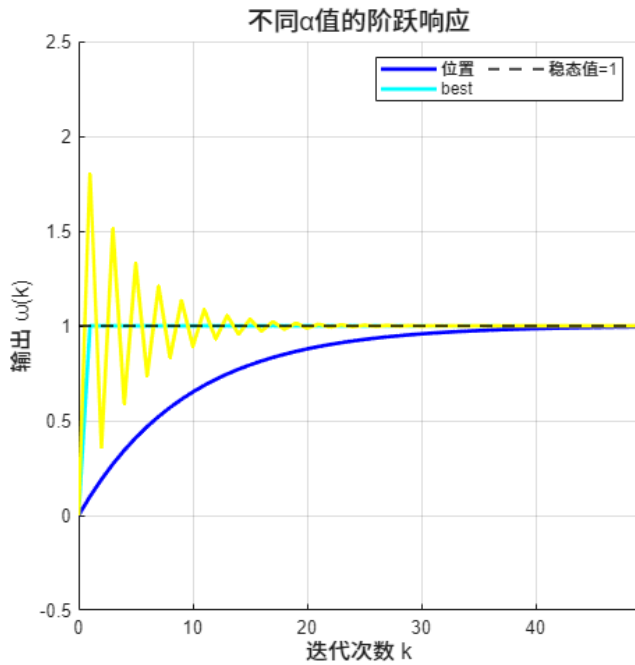
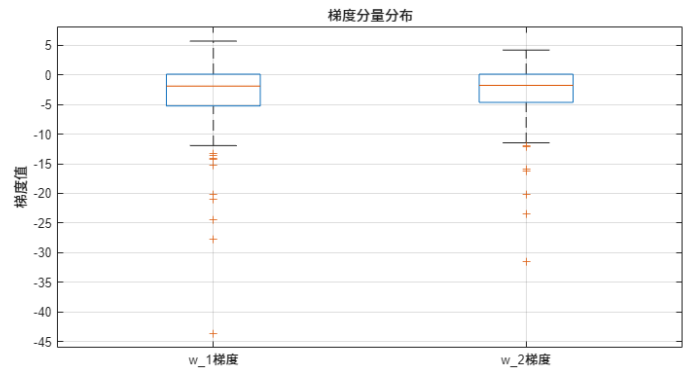
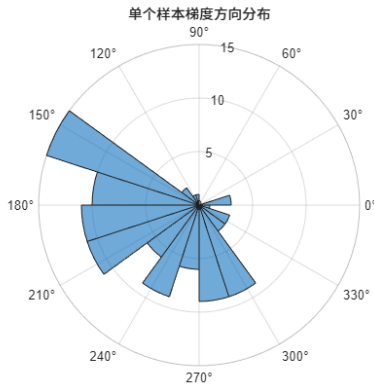
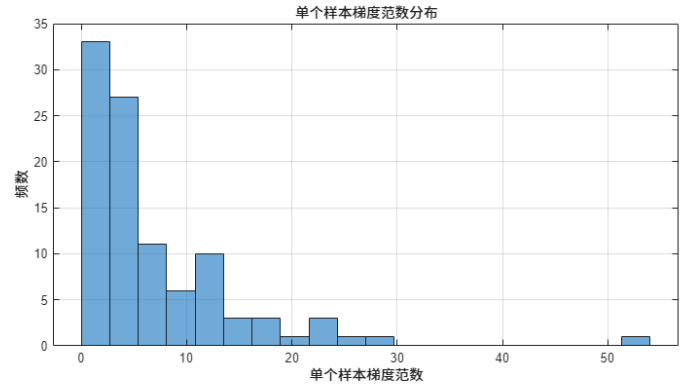
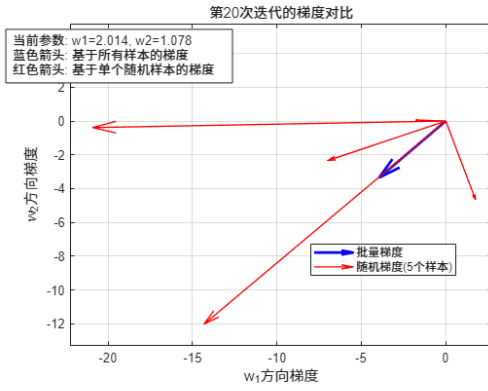
第一种理解方法，对应书上的图6.4



第二种理解方法，对应书上的图6.5



梯度估计的随机性分析



第1.2.3节阐述的理解方法，对应书上的6.3节Dvoretzky