经典蒙特卡罗应用

吴亦航(15346037)

考虑 D 维积分

$$I = \int_{0}^{a} dx_{1} \int_{0}^{a} dx_{2} \cdots \int_{0}^{a} dx_{D} f(x_{1}, x_{2}, \cdots, x_{D})$$

其中

$$f(x_1, x_2, \dots, x_D) = \prod_{i=1}^{D} \left[\left(1 + \frac{x_i}{2} \right) e^{-x_i} \right]$$

此积分的严格值为

$$I_{exact} = \left(\frac{3}{2} - \left(\frac{3}{2} + \frac{a}{2}\right)e^{-a}\right)^{D}$$

根据蒙特卡罗思想,可得

$$I_m = \frac{\left(1 - e^{-a}\right)^D}{m} \sum_{l=1}^m \left[\prod_{i=1}^D \left(1 + \frac{x_i^{(l)}}{2}\right) \right]_{x_l \notin \mathcal{M}_{\mathcal{D}}(x)}$$

相空间为 D 维的 $\left[0,a\right]^D$ 连续空间。

算法如下:

(1) 给出一个初始位型 \vec{x}_0 ,本程序用随机函数生成

$$(x_1, x_2, \dots, x_n), x_i \in [0, a]$$

(2) 选择更新方式,选取局域移动的方式

$$\vec{x} = \vec{x}^{(l)} + \Delta \vec{x}$$

$$\Delta x_i = \Delta (\eta_i - 0.5) \times 2, \eta_i \in [0,1], i = 1, \dots, D$$

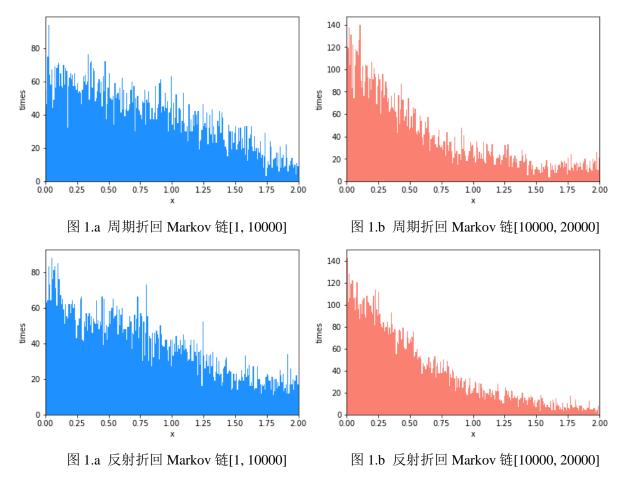
$$\Delta = const, 0 < \Delta \le a$$

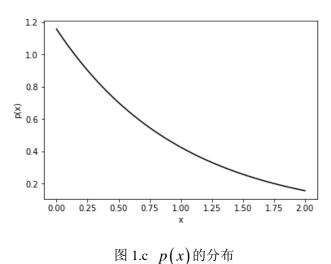
若更新后的值超出 $\left[0,a\right]^{D}$ 的范围,则有两种方式进行折回。反射折回(路径经过边域反射)和周期返回(路径超过边域,则去另一边)

- (3) 计算试探更新构型与原构型的权重比例,判断是否接受更新
- (4) 按照 N_{equi} , N_0 , m 三参数选取的原则从 Markov 链中取 x_k , 计算 I_m 。
- (5) 独立做 L 次,求 \overline{I}_{mL} ,估计 I_m 的涨落 σ_m

1 $D=5, a=2.0, \Delta=0.1a$,取 Markov 链[1, 10000]和[10000, 20000]之间的连续点作统计直方图,看是 否服从 p(x)分布。

下面分别示出周期折回和反射折回的结果





我认为周期折回和反射折回的区别不大,但周期仿佛会更好,并且[10000, 20000]的数据会更趋近于 p(x)的分布。这是由于 10000 步后,会更加随机且稳定。下面的计算均采用周期折回。

2 $D=5, a=2.0, \Delta=0.1a$, $N_{equi}=10000, N_0=50, m=10000$, 分别用 L=200,L=400 做出 I_m 的统计直方图。

这里(包括后面所有的计算)运用了不同的随机数种子。

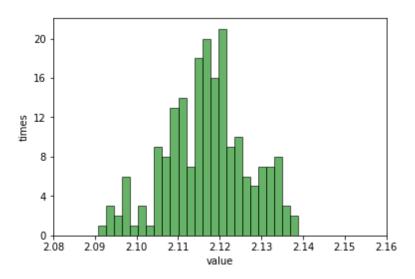


图 2.a L=200,统计直方图

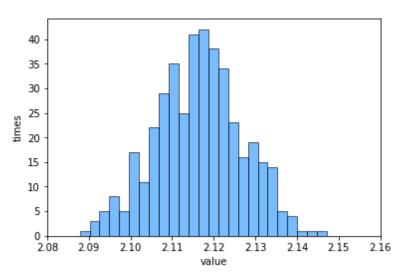


图 2.b L=400, 统计直方图

L=200 组,平均值为 2.11696,标准差为 0.009964。 L=400 组,平均值为 2.11641,标准差为 0.010472。 认为这两组差别不大。 3 $a=2.0, \Delta=0.1a, N_{equi}=10000, N_0=50, L=200$,改变 m 的值,做 D=5 和 D=8 的 $\sigma_m \sim m$ 的关系 曲线,验证蒙特卡罗标准差 $\sim 1/\sqrt{m}$ 的行为。给出蒙特卡罗积分结果,并比较计算误差 $E_r=\left|I_{mL}-I_{exact}\right|$ 与 σ_m/\sqrt{L} 的关系。

实验结果如下:

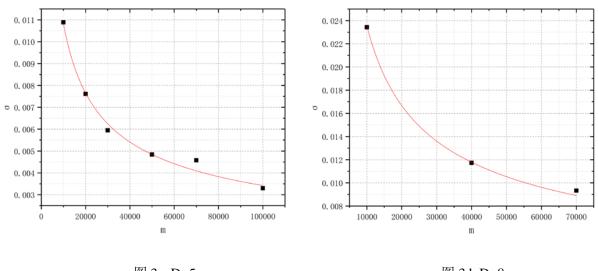


图 3.a D=5

根据图 3.a 和图 3.b,可以认为蒙特卡罗标准差~ $1/\sqrt{m}$ 的行为。我们给出更为精确的结果:图 3.a 的拟合曲线为 $\sigma_m=A/\sqrt{m}$,其中 $A=1.08\pm0.01$, $R^2=0.99052$ 。图 3.b 的拟合曲线为 $\sigma_m=A/\sqrt{m}$,其中 $A=2.35\pm0.02$ 。

D	m	$I_{m\!L}$	$\sigma_{\scriptscriptstyle m}$	$E_r = \left I_{mL} - I_{exact} \right $	$\sigma_{\scriptscriptstyle m}$ / \sqrt{L}
5	10000	2.115608	0.010886	0.000178	0.00077
	20000	2.114866	0.007614	0.000564	0.000538
	30000	2.116183	0.005944	0.000753	0.00042
	50000	2.115431	0.004842	7.5E-07	0.000342
	70000	2.115368	0.004576	6.2E-05	0.000324
	100000	2.115455	0.003296	2.49E-05	0.000233
8	10000	3.315941	0.023426	0.00024	0.001656
	40000	3.314518	0.011726	0.001662	0.000829
	70000	3.315709	0.009333	0.000471	0.00066

表 1 E_r 与 σ_m/\sqrt{L} 的关系

4 考察 N_{equi} 的选取对结果的影响。 $D=5, a=2.0, \Delta=0.1a, m=10000, N_0=50, L=200$,选取 N_{equi} 分别为 2000,4000,8000,16000,看 σ_m 的变化

$N_{\it equi}$	m	$\sigma_{\scriptscriptstyle m}$
200	2.11582	0.010531
2000	2.11468	0.010696
4000	2.11515	0.011834
8000	2.11613	0.011049
16000	2.11586	0.011161

表 2

认为 σ_{m} 随 N_{equi} 没有明显变化。

5 考察 N_0 的影响

$\Delta(a)$	$\sigma_{_m}$	α
0.05	0.01616	0.843883
0.1	0.01058	0.723201
0.2	0.00998	0.559003
0.4	0.01091	0.407480
0.6	0.00850	0.351765
0.8	0.00883	0.342627
1	0.00995	0.372850

表 3

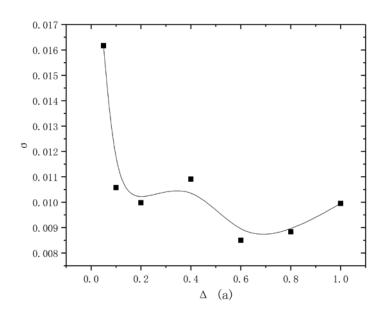


图 4.a Δ~σ

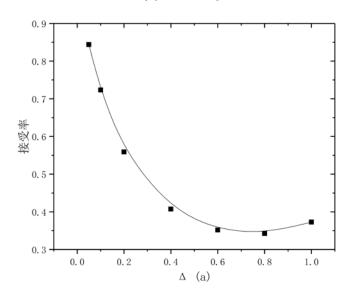


图 4.b Δ~α

示例代码

```
double *next_point(double *x0, int D, double a, double delta, string method)
    //给出马尔可夫链的下一个点
    //x0:输入; D:维度; a:取值上界; delta:delta; method:"reflect" or "period";
    double fRand(double, double);
    int i;
    double *x_temp, *dx, e_sum;
    extern int accept;
    extern int total;
    x_temp = new double[D];
    dx = new double[D];
    for (i = 0; i < D; i++) {
        dx[i] = delta * (fRand(0, 1) - 0.5) * 2;
        x \text{ temp}[i] = x0[i] + dx[i];
    }
    //反射折回or周期折回
    if (method == "reflect") {
        for (i = 0; i < D; i++) {
             if (x_{temp}[i] > a) x_{temp}[i] = 2 * a - x_{temp}[i];
             else if (x_temp[i] < 0) x_temp[i] = -x_temp[i];</pre>
        }
    }
    else {
        for (i = 0; i < D; i++) {
             if (x \text{ temp}[i] > a) x \text{ temp}[i] = a;
             else if (x_{temp}[i] < 0) x_{temp}[i] += a;
        }
    }
    //是否更新值
    total += 1;
    e_{sum} = 0;
    for (i = 0; i < D; i++) {
        e_{sum} += x_{temp[i]} - x0[i];
    if (\exp(-e_sum) >= fRand(0, 1)) {
        accept += 1;
        for (i = 0; i < D; i++)
             x0[i] = x_{temp}[i];
```

```
}
    delete x_temp, dx;
    x_{temp} = NULL;
    dx = NULL;
    return x0;
//游走,然后输出到屏幕和文件
    ofstream outfile ("datal.csv", ios::out);
    //cout << setiosflags(ios::fixed) << setiosflags(ios::left) << setprecision(4);</pre>
    for (j = 0; j < d; j++) {
         //cout \ll setw(8) \ll x[j];
         if (j < d - 1) outfile \langle\langle x[j] \langle\langle ",";
         else outfile \langle\langle x[j] \langle\langle endl;
    //cout << endl;</pre>
    for (i = 0; i < 20000; i++) {
         x = next_point(x, d, a, 0.1*a, "period");
         for (j = 0; j < d; j++) {
              //cout << setw(8) << x[j];
              if (j < d - 1) outfile \langle\langle x[j] \langle\langle ",";
              else outfile << x[j] << endl;
         //cout << endl;
    outfile.close();
int L = 160; //运行次数
    ofstream outfile ("data6_0.05a.csv", ios::app);
    for (int k = L; k < L + 40; k++) {
         srand(k + 4600);
         //新建随机值x[D]
         x = new double[D];
         for (i = 0; i < D; i++)
              *(x + i) = fRand(0, a);
         int iter_sum = 0, iter = 0;
         double sum = 0, prod, result;
```

```
while (iter_sum < 10000) {</pre>
        x = next_point(x, D, 2, 0.1, "period");
        iter += 1;
         if (iter < 10000) continue;
         if ((iter - 10000) % 50 == 0) {
             prod = 1;
             for (j = 0; j < D; j++) prod *= (1 + x[j] / 2);
             sum += prod;
             iter_sum += 1;
        }
    }
    result = pow((1 - exp(-2)), D)*sum / 10000;
    cout << "计算值(" << k << "): " << result << ',' << double(accept) / double(total) << endl;
    outfile << k << ',' << result << ',' << double(accept)/double(total) << endl;
    delete[] x;
    x = NULL;
}
outfile.close();
```