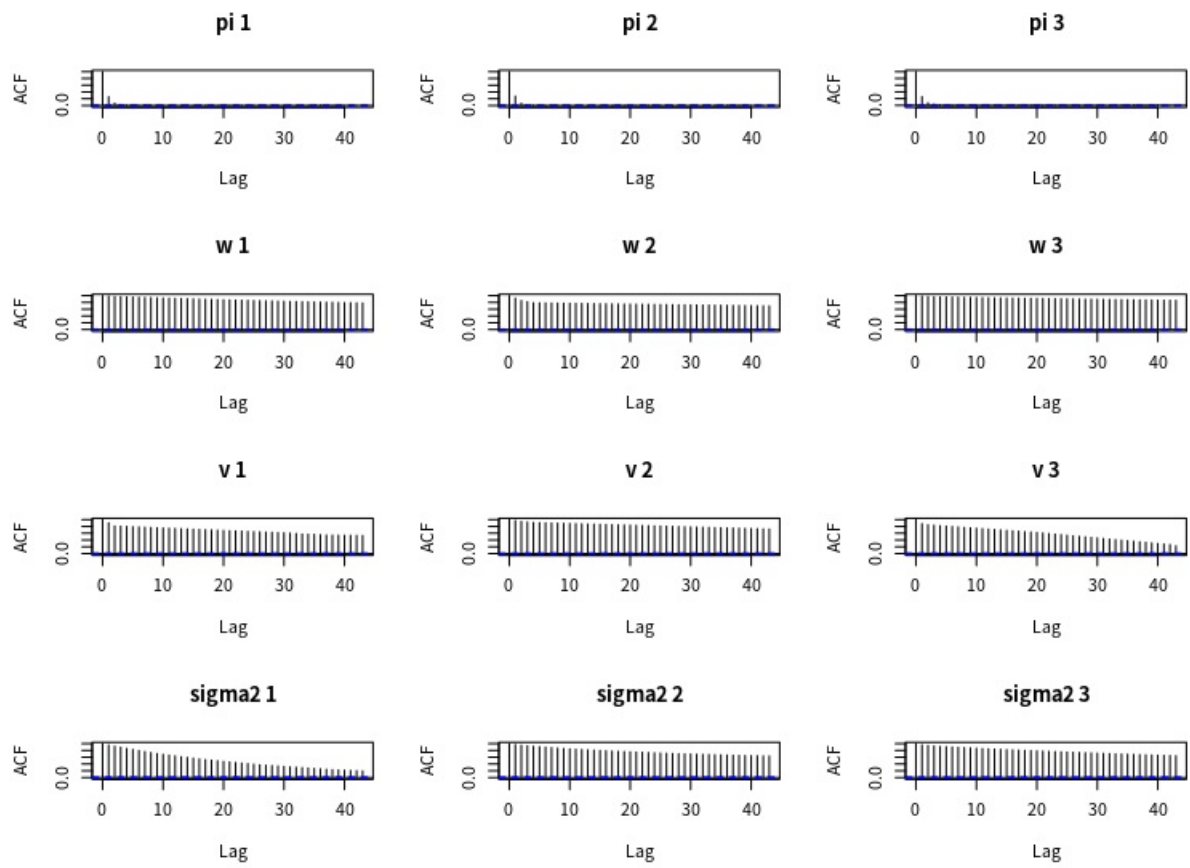
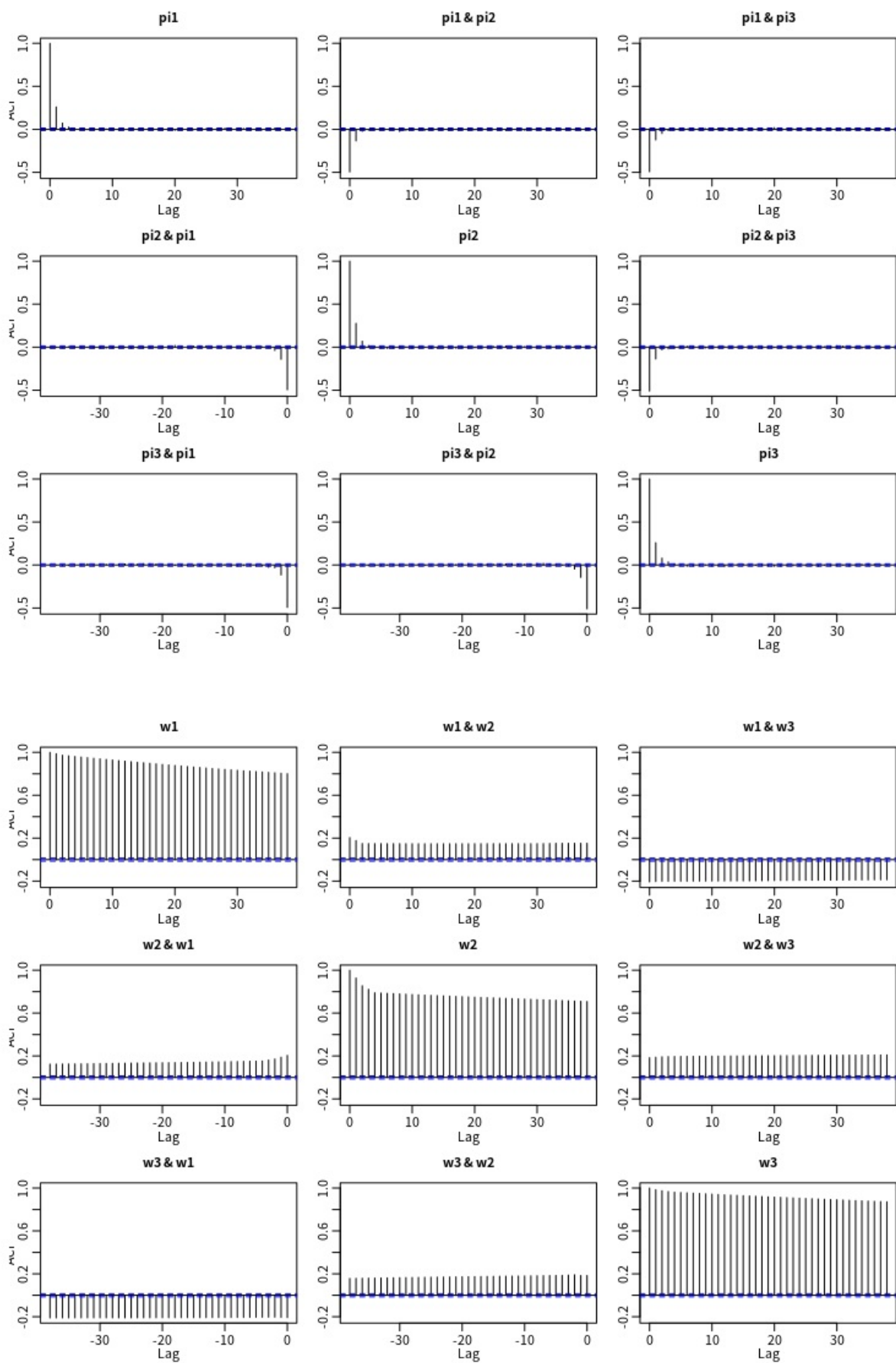
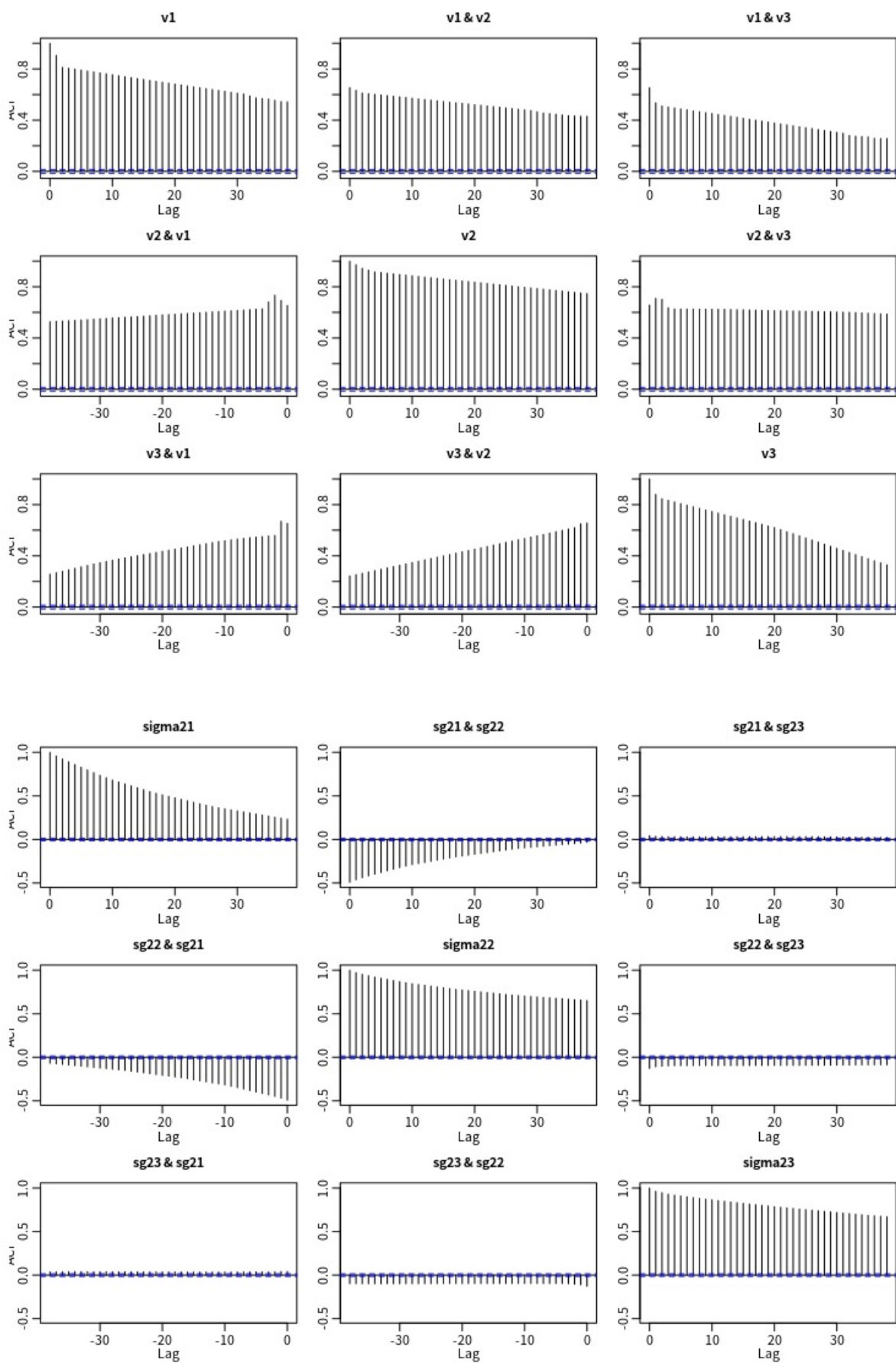


# 说明（使用原来的数据）

- 迭代的自相关系数退化得很慢，见<https://nicercode.github.io/guides/mcmc/>，[http://sbfknk.github.io/mfiidd/mcmc\\_diagnostics.html](http://sbfknk.github.io/mfiidd/mcmc_diagnostics.html) 考虑修改建议分布的参数。







20000 训练结果

训练结果是3类

- $z=[1\ 1\ 1\ 0\ 0\ 2\ 2\ 2]$
- $rmse = 0.0434$   
 $rmse.each = [0.0587\ 0.0251\ 0.0465]$
- $corr$   
 $corr.each = [0.9906\ 0.9981\ 0.9948]$   
-对比原来的方法：

EM算法

	50 次试验的 RMSE 的平均
<b>mix-GP</b>	0.0850
<b>split-mix-GP</b>	0.0877
<b>mix-GPFR</b>	0.0735
<b>split-mix-GPFR</b>	<b>0.0734↓</b>

fix MC和变化的MC

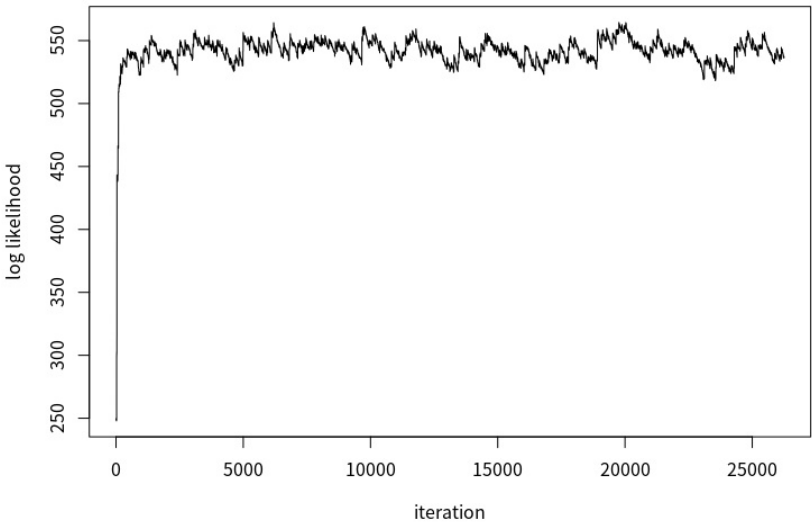
表 3.1 真实值和预测值之间的 RMSE 和相关系数 (r)

训练数据：前 9 条曲线上的一半数据		
模型：固定分量数目的高斯过程混合回归模型		
测试数据	RMSE	r
第一类 GP	0.2329	0.9485
第二类 GP	0.3612	0.8520
第三类 GP	0.2266	0.9024
第 10 条曲线	0.2037	0.7566

训练数据：前 9 条曲线上的一半数据		
模型：变化分量数目的高斯过程混合回归模型		
测试数据	RMSE	r
第一类 GP	0.0602	0.9900
第二类 GP	0.0253	0.9982
第三类 GP	0.0645	0.9867
第 10 条曲线	0.0493	0.9820

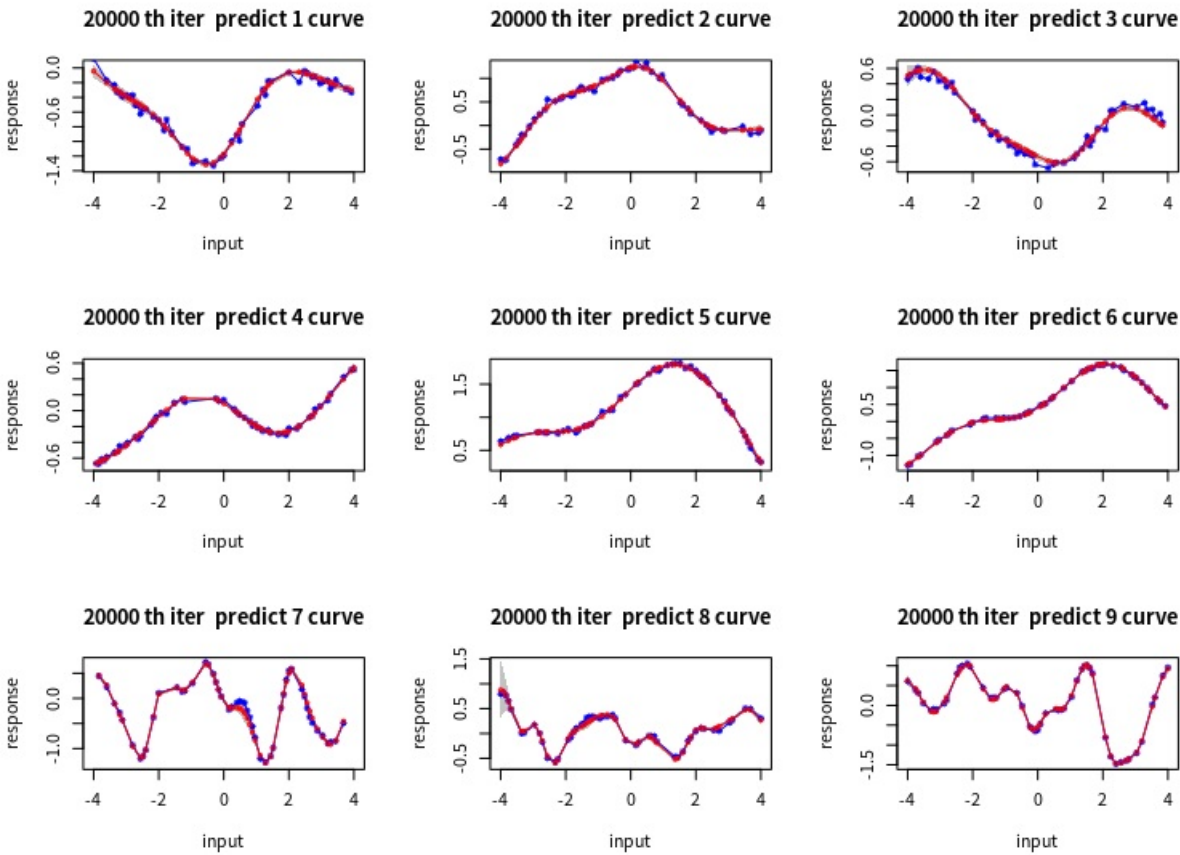
rmse全部变小,相关性除第二类和之前的方法差不多，第一类和第三类相关性变大。

- log likelihood



迭代过程中似然在朝着增大的方向变化。

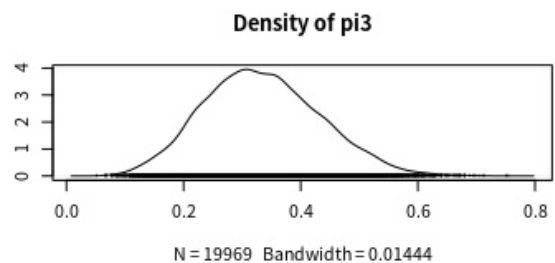
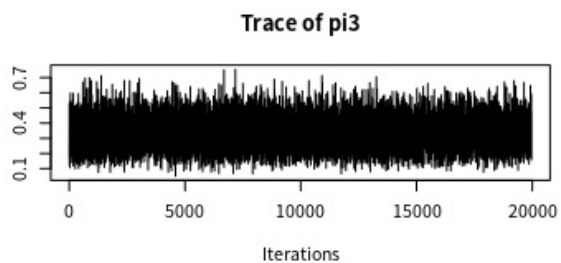
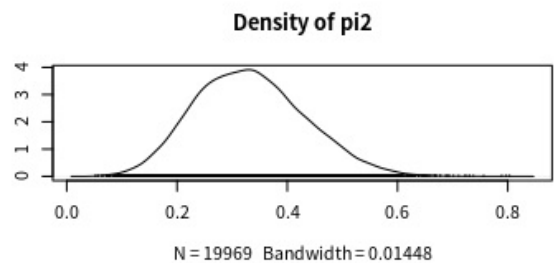
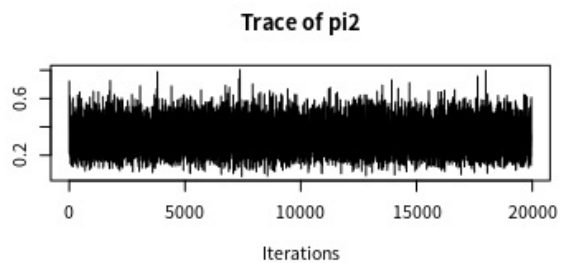
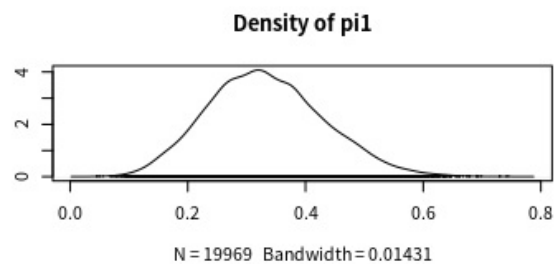
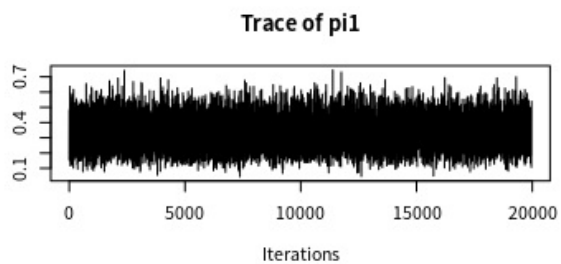
- 预测结果



-参数的收敛过程

$\pi = [1/3, 1/3, 1/3]$

计算结果的均值[0.33 0.33 0.33]



w= [0.5 1.0 10]

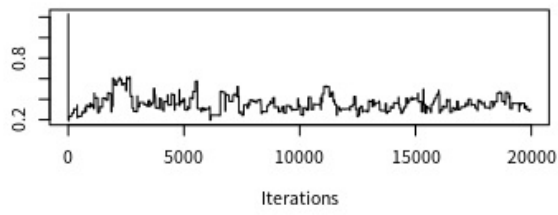
计算结果的均值[0.3557 0.5397 7.7200]

众数[0.2451 0.5800 6.9631]

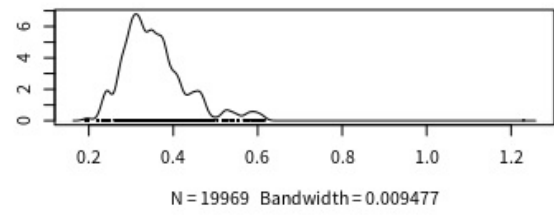
中位数=[0.3438 0.5362 7.6531]

中位数和均值差不多，比众数更加接近真实值

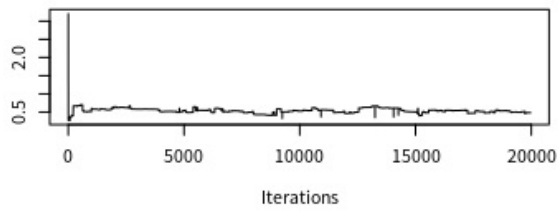
**Trace of w1**



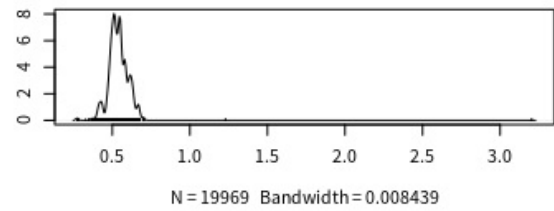
**Density of w1**



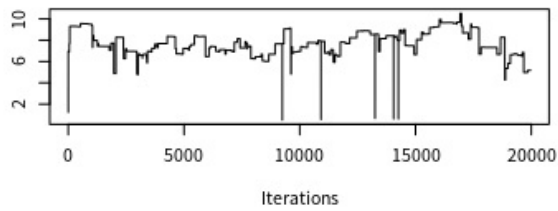
**Trace of w2**



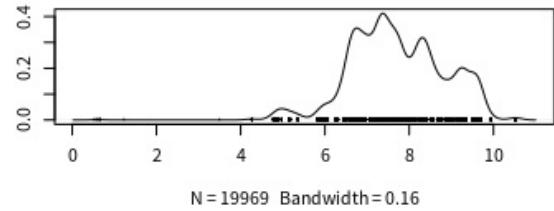
**Density of w2**



**Trace of w3**



**Density of w3**



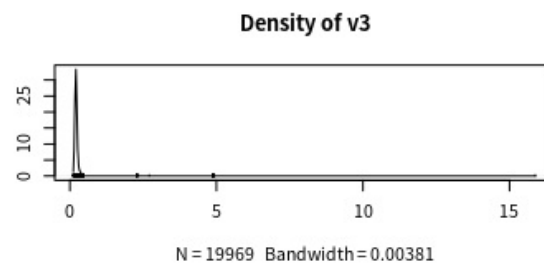
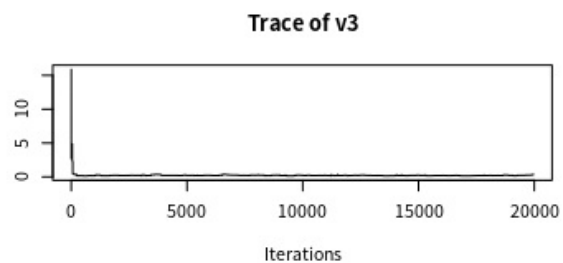
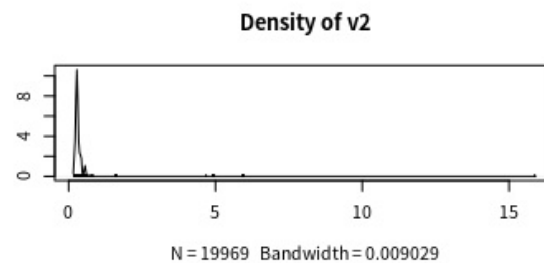
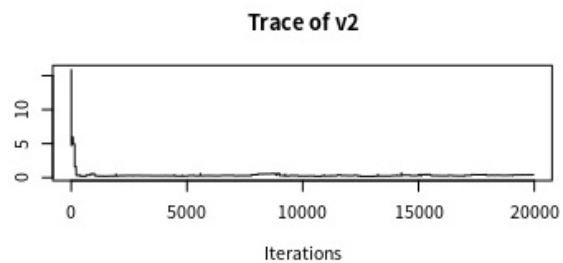
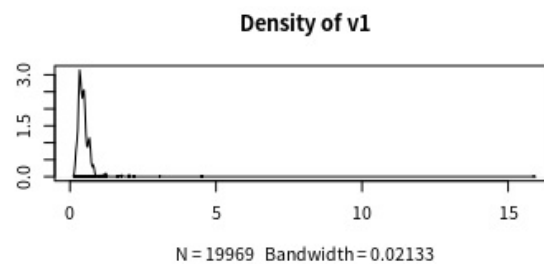
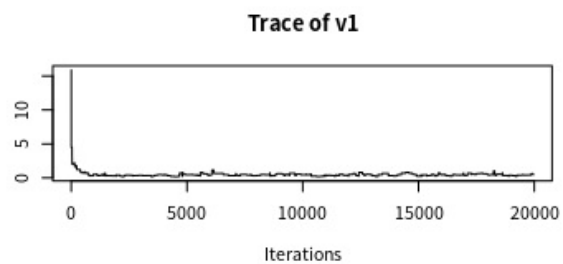
$v=[1.0 \ 0.2 \ 0.2]$

计算结果的均值[0.4759 0.3513 0.2261]

众数[0.3373 0.2679 0.2078]

中位数=[0.4229 0.2905 0.2062]

中位数和均值差不多，中位数优于均值



$\sigma^2 = [0.001 \ 0.0025 \ 0.0005]$

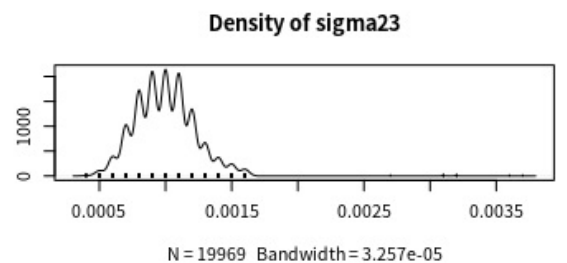
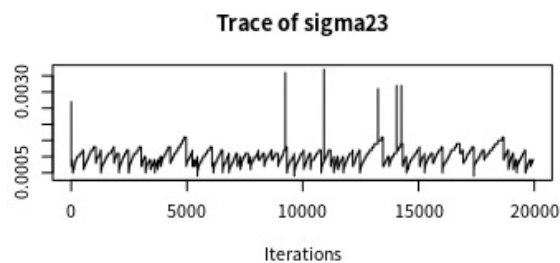
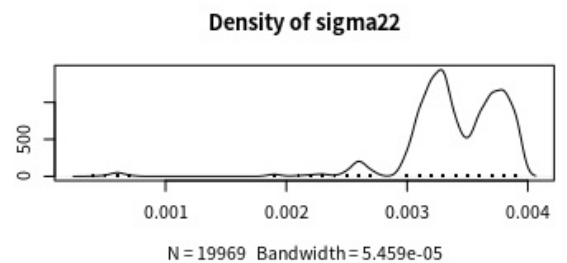
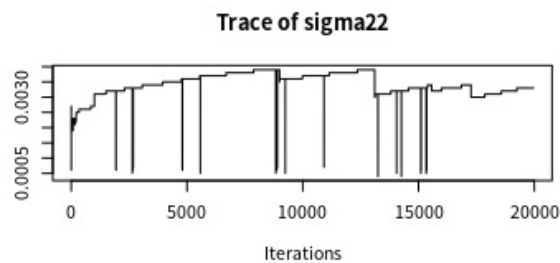
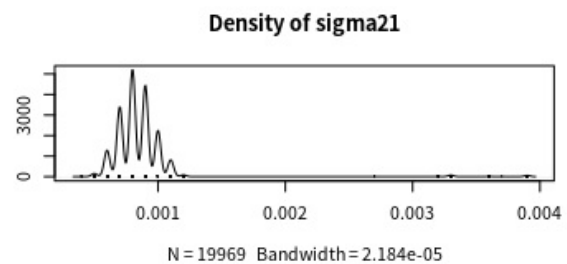
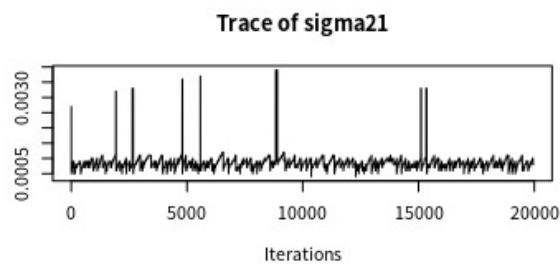
计算结果的均值[0.001 0.0025 0.0005]

众数=[0.0008 0.0033 0.001]

中位数=[0.0008 0.0034 0.001]

中位数和众数差不多，都比均值更接近峰值





综上，选择中位数代表收敛的结果。

- 收敛性分析

	mean	se_mean	sd	25%	50%	75%	n_eff	Rhat
pi1=1/3	0.33		0 0.1	0.26	0.33	0.4	11062	1

	mean	se_mean	sd	25%	50%	75%	n_eff	Rhat
pi2=1/3	0.33		0 0.1	0.26	0.33	0.4	11247	1

	mean	se_mean	sd	25%	50%	75%	n_eff	Rhat
pi3=1/3	0.33		0 0.1	0.26	0.33	0.4	10481	1

	mean	se_mean	sd	25%	50%	75%	n_eff	Rhat
w1=0.5	6.04	0.73	1.54	5.49	5.57	5.77	4	1.47

	mean	se_mean	sd	25%	50%	75%	n_eff	Rhat
w2=1.0	0.52	0.01	0.04	0.5	0.52	0.55	20	1.06

	mean	se_mean	sd	25%	50%	75%	n_eff	Rhat
w3=10	7.84	0.34	1.31	6.96	7.67	8.28	15	1

	mean	se_mean	sd	25%	50%	75%	n_eff	Rhat
v1=1.0	0.47	0.03	0.23	0.36	0.42	0.52	52	1.06

	mean	se_mean	sd	25%	50%	75%	n_eff	Rhat
v2=0.2	0.32	0.01	0.06	0.29	0.31	0.37	15	1.13

	mean	se_mean	sd	25%	50%	75%	n_eff	Rhat
v3=0.2	0.22	0.01	0.04	0.19	0.22	0.24	45	1.01

s1=0.001								
	mean	se_mean	sd	25%	50%	75%	n_eff	Rhat
0.0009	0		0 0	0	0	0	344	1
s2=0.0025								
	mean	se_mean	sd	25%	50%	75%	n_eff	Rhat
0.0034	0		0 0	0	0	0	53	1
s3=0.0005								
	mean	se_mean	sd	25%	50%	75%	n_eff	Rhat
0.0010	0		0 0	0	0	0	111	1

pi全部收敛：Rhat均为1，且n\_eff非常大  
w1,w2还未收敛：w1,w2的Rhat均大于1，而且三个w的有效数目都非常小  
v2未收敛，v1和v3已收敛：v2的Rhat大于1，还未收敛，而v1和v3的Rhat均为1，说明已经收敛；v2的n\_eff较小  
sigma2未收敛，sigma1和sigma3已收敛：sigma2的Rhat大于1，而且n\_eff较小，sigma1和sigma3的Rhat接近1，且n\_eff较大。

- 由于v2,w1,w2,sigma2的Rhat显示还未收敛，继续迭代过程。