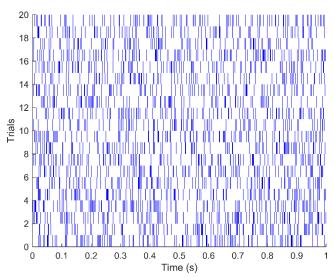
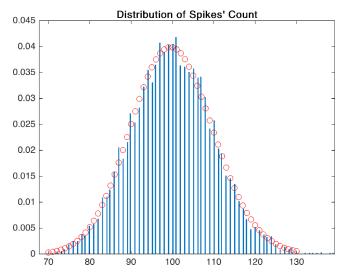
تمرین سری ۱ علوم اعصاب پیشرفته

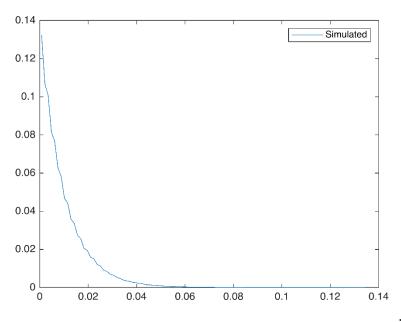
a. با استفاده از روش در نظر گرفتن یک dt بسیار کوچک که باعث شود بتوان فرض کرد که توزیع نمایی فاصله زمانی بین اسپایک ها در آن dt یک توزیع خطی است، و در نتیجه با استفاده از این روش فواصل زمانی بین اسپایک ها را بدست آورد و یک قطار ضربه تولید کرد:



b. توزیع تعداد اسپایک بدست آمده:



c. توزیع فاصله زمانی بین اسپایک ها (با اتصال مراکز بار ها به یکدیگر):

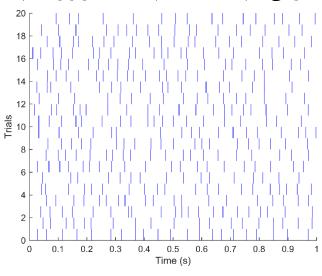


پاسخ به سوال:

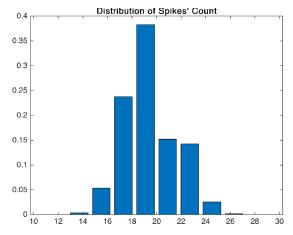
A way to generate a renewal process spike train is to start with a Poisson spike train and delete all but every kth spike! This procedure is similar to integration over postsynaptic input with Poisson ISI distribution (Why?)

با توجه به اینکه یک نورون Postsynaptic با دریافت k اسپایک در ورودی به سطح آستانه می رسد، کاملا مساوی آن است که در فرآیند پواسون با مشاهده k اسپایک در ورودی، یک اسپایک در نورون صورت پذیرد.

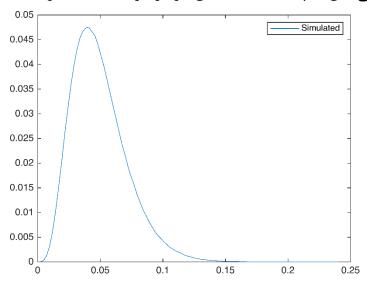
با انجام عملیات حذف برخی اسپایک ها به اسپایک های زیر رسیدم:



توزیع تعداد اسپایک آن:



توزیع فاصله زمانی بین اسپایک ها (با اتصال مراکز بار ها به یکدیگر):



رسیدم. که در مقایسه با پواسون که مقدار CV برابر با k برابر با فزایش k میزان k کاهش می یابد.

e. با انجام اینکار به یک توزیع گاما میرسیم:

$$p(\tau) = (\kappa r)^{\kappa} \tau^{\kappa - 1} e^{-\kappa r \tau} / (\kappa - 1)!,$$

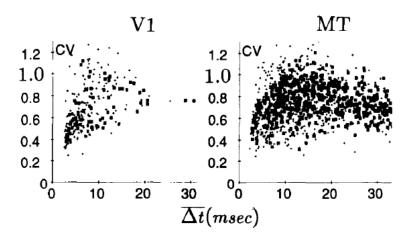
برای توزیع گاما بدست می آید که امید ریاضی برابر با مقدار زیر دارد:

$$\sigma_{\tau} = \frac{\langle \tau \rangle}{\sqrt{\kappa}},$$

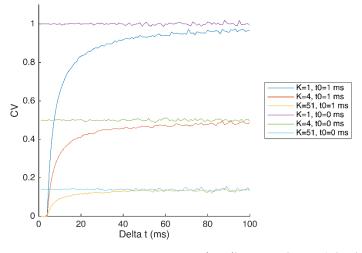
که در نتیجه با توجه به رابطه زیر به مقدار خواسته شده میرسیم:

$$C_V = \frac{\sigma_\tau}{\langle \tau \rangle} = \frac{1}{\sqrt{\kappa}}.$$

f. با توجه به پلات بدست آمده در زیر با استفاده از داده های ثبت شده از نورون های واقعی میتوان مشاهده کرد که در فایرینگ ریت های مشابه شبیه سازی اکثر نورون ها، CV نزدیک یک دارند.



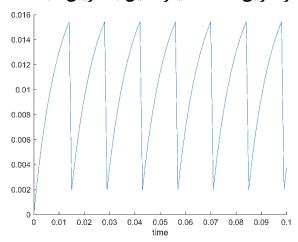
g. با پیاده سازی Refractory Period و سنجش CV برای سه K متفاوت و دو زمان .g



که تطابق بالایی با شکل شماره ۶ مقاله دارد.

Leaky Integrate and Fire

a. خروجی بدست آمده از طریق معادله دیفرانسیل با جریان ثابت مشخص شده:



در نقاط پرش اسپایک وجود دارد که بلافاصله به ولتاژ Rest یا همان صفر ولت میرسد. b. نتیجه بدست آمده را در زیر مشاهده میکنید:

$$T_{n} \stackrel{dV}{=} = -rGS + BIGS$$

$$r(r) = RI + ae^{br} \longrightarrow T_{n} ab = -a \longrightarrow b = -\frac{1}{T_{n}}$$

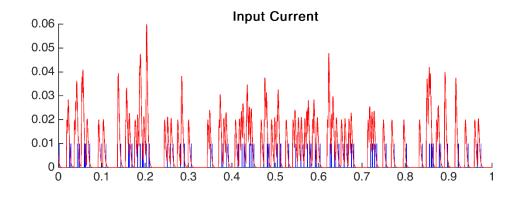
$$r(o) = o \longrightarrow a = -RI$$

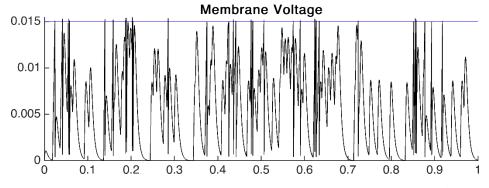
$$r(r) = RI(1 - e^{-57}T_{n})$$

$$r(r_{o}) = V_{o}L \longrightarrow 1 - e^{-57}T_{n} \longrightarrow r_{o} = T_{n} l_{n} \frac{RI}{RI - V_{o}L}$$

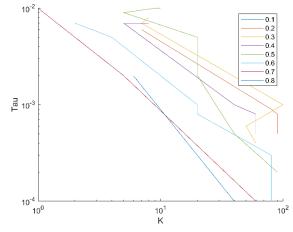
$$Finy Rore = \frac{1}{Ar_{o} + T_{n}} l_{n} \frac{RI}{RI - V_{o}L}$$

c. با نرخ لامبدا ۱۰۰ و ۱.۵ t_peak میلی ثانیه و دامنه کرنل ۲۰ میلی به نتیجه زیر رسیدم:

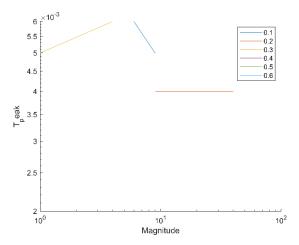




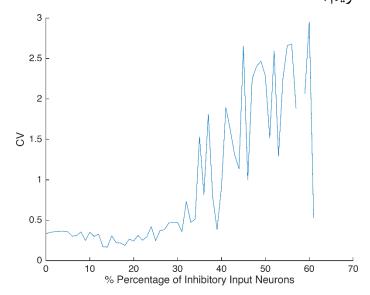
جهت باز تولید شکل شماره ۸ به نتیجه زیر رسیدم:



جهت سنجش میزان تاثیر طول کرنل (کنترل مقدار t_peak) و بزرگی آن پلاتی مانند زیر تولید کردم:

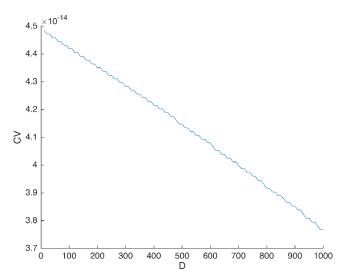


d. ۱۰۰ نورون در ورودی در نظر گرفتم و با تغییر درصد تعداد نورون های Inhibitory به پلات زیر رسیدم (طبیعتا در صورتی که تعداد زیادی ورودی بازدارنده باشند، نورون به اسپایک نمیرسد و در نتیجه CV تعریف نشده است. به همین دلیل تا حدود ۶۰ در نمودار زیر داده داریم.):



همانطور که مشاهده می شود و در درس خوانده ایم با اعمال پارامتر ورودی های Inhibitory پدیده بالا بودن مقدار CV دیده می شود و توجیه میشود.

e. با انجام تست های فراوان به خروجی شبیه سازی بهتری از نتیجه زیر نرسیدم:



با توجه به توضیح داده شده در زیر بنظر میرسد که نسبت N/M مانند K یک معیار کاهنده CV است چون با افزایش آن تعداد اسپایک های مورد نیاز برای اسپایک خروجی افزایش می یابد:

A way to generate a renewal process spike train is to start with a Poisson spike train and delete all but every kth spike! This procedure is similar to integration over postsynaptic input with Poisson ISI distribution (Why?)

پارامتر D نیز با توجه به اینکه با افزایش آن احتمال داشتن اسپایک در ورودی بیشتر است و در نتیجه در خروجی احتمال داشتن اسپایک بیشتر میشود، برخلاف نسبت N/M باعث افزایش CV میشود.

f. با در نظر گرفتن ورودی های Inhibitory به طور مشابه قسمت ه، بنظر میرسد که باعث افزایش CV N/M کاهش می یابد و با افزایش CV افزایش می یابد.