

دانشگاه صنعتی شریف دانشکده مهندسی برق

علوم اعصاب یادگیری، شناخت و حافظه

پروژهی پایانی درس: بررسی

استاد: دكتر كربلايي آقاجان

امیرحسین برقراری شماره دانشجویی مازیار شمسیپور ۹۸۱۰۱۸۴۴

۲۷ تیر ۱۴۰۰

مقدمه

توضیحات کلی در مورد کدها و پروژه و مقاله.

۱ آشنایی با مقالهی پژوهش

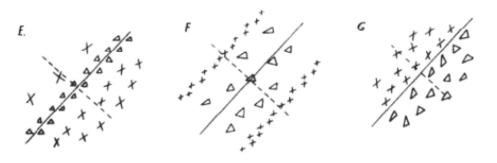
۱.۱ هدف پژوهش

هدف این مقاله مدل سازی receptive field نورونهای پیچیده غشر بصری میباشد. در واقع با اعمال تحریکهای تصادفی spatiotemporal از توزیع p(s) و مشاهده ی پاسخ نورونها میخواهیم راستایی را بدست بیاوریم که در آن p(s|r) تفاوت معناداری با توزیع اولیه ی تحریکها داشته باشد. تفاوت این مقاله با پژوهشهای قبل خود آن است که به دلیل رفتار غیر خطی نورونهای پیچیده ی موجود در Visual cortex نمی توانیم از آنالیزهای خطی spike-triggered average که پیش از این کارگشا بودند استفاده کنیم. این مقاله روش spike-triggered correlation analyses را پیشنهاد می دهد که بر پایه که Wiener Kernel طراحی شده است.

نهایتا با این پژوهش با بررسیهایی که انجام میدهد ادعا میکند که می توان با این روش پایهای برای تحریکها ارائه داد که تعداد کمی از آنها مشخص کننده ی ویژگیهای مرتبط و تعداد زیادی مربوط به ویژگیهای پوچ میباشند.

۲.۱ نورونهای «پیچیده»

این مفهوم اولین بار در مقالهی نوبلیست Hubel and Wiesel مطرح شده است. نورونهای ساده نورونهای همیناد که رابطهی تحریک_پاسخ آنها نسبت به زمان خطی میباشد. این موضوع باعث به وجود آمدن مناطق ON-OFF در Receptive Field نورون مورد نظر میشود. به عکس دست نوشتهی موجود در مقالهی مذکور برای جزئیات بیشتر توجه کنید.



شکل ۱: مناطق ON-OFF حوزهی دریافتی نورونهای ساده ٔ

همچنین در بخش Material and Methods آمده است که اگر نسبت هارمونیک اول به مقدار که از Material and Methods حوزه ی دریافتی بزرگتر از یک باشد نورون را ساده مینامیم. روشن است که نورونهایی که از تعاریف بالا پیروی نکنند ساده نبوده و پیچیدهاند.

Visual cortex

EVOLUTION OF IDEAS ON THE PRIMARY VISUAL CORTEX, 1955-1978. BY DAVID H. HUBEL[†]

STC analysis ".1

میدانیم که اگر یک ویژگی در تحریک باعث تغییر احتمال اسپایک زدن شود، میدانیم که اگه p(s|r) منتقل کنیم باید تفاوت قابل توجهی بین مقادیر p(s|r) و p(s|r) باشد.

روشهای مبتنی بر correlation با هدف بررسی تغییر این توزیع احتمالات با توجه به تغییرات گشتاور مرتبهی دوم آنها (واریانس) طراحی میشوند.

در این بین روش PCA به این خاطر که پایهای در اختیار ما قرار میدهد که راستاهای بیشترین تا کمترین واریانس میباشند، بسیار مناسب کار ما خواهد بود و میتواند ویژگیهایی را که در آن واریانس تحریکها بسیار بالا میباشد را در اختیار ما بگذارد.

روش spike-triggered analysis مبتنى بر موارد فوق مراحل زير را انجام مىدهد:

- ۱. ابتدا با فرض اینکه حافظهی نورونها بیشتر از ۱۶ فریم یا ۲۶۸ میلیثانیه نخواهد بود؛ پترنهای تحریک را متشکل از ۱۶ نوار رنگی در ۱۶ فریم و در فضای ۲۵۶ بعدی تعریف میکنیم.
 - r. ماتریس spike-triggered correlation را به صورت زیر تعریف میکنیم:

$$C = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} S(i)^{T} S(i)$$

که در آن S(i) بردار ۲۵۶ بعدی در iامین باریست که نورون در طول آزمایش اسپایک زده است و N تعداد کل اسپایکها در طول آزمایش است.

۳. بردارویژهها و مقدارویژههای این ماتریس محاسبه شده و با توجه به اندازهی مقدارویژهها رتبهبندی می شوند.

با توجه به PCA میدانیم که حاصل راستاهایی خواهد بود که در آن واریانس تحریکهایی که موجب اسپایک میشوند از زیاد به کم مرتب شده اند.

۴.۱ اعتبارسنجی نتایج

برای اعتبارسنجی مشاهدات روش spike-triggered correlation روشی که مقاله استفاده میکند و این است که دنبالهای از اسپایکهای تصادفی با تعداد اسپایکهای مساوی با N تولید میکند و ماتریس correlation تحریکهایی که موجب این اسپایکهای فرضی تصادفی شدند را ایجاد میکنیم. هدف این است که به این معناست میکنیم. هدف این است که به این معناست

 $p(\text{response} \mid \text{stimulus})^{r}$

که روشی که در قبل پیش گرفتیم را برای دادههایی که میدانیم مستقل از اسپایک زدن هستند (تمام دادهها) نیز اعمال کنیم. با توجه به حجم بالای دادهها N مساوی تعداد اسپایکها را در نظر میگیریم و ۵ بار فرایند تولید control correlation matrix را انجام میدهیم و میانگین مقدارویژهها را محاسبه میکنیم. با توجه به متن مقاله حاصل این میانگینگیری 2NTSD بازه ی اطمینان ما با و بردارویژه بود. و بنابراین اگر مقدارویژهای خارج از این بازه ی اطمینان باشد؛ آن مقدارویژه و بردارویژه دارای تفاوت آشکار خواهند بود. (در واقع آن بردار ویژه راستاییست که تحریکهای موجب اسپایک در آن واریانس و در نتیجه توزیع احتمال کاملا متفاوتی با توزیع اولیه دارند)

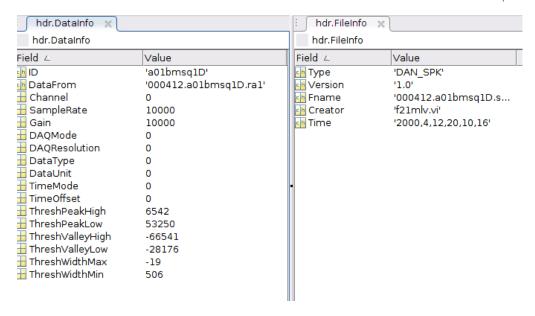
۵.۱ نتایج یژوهش

همانطور که در بخشهای قبل اشاره کردیم هدف پیدا کردن eigenvalueهایی بود که خارج از بازه ی اطمینان باشند که آنها به عنوان ویژگیهای اصلی موجود در receptive-field گزارش شود.نتایج مقاله نشان میدهد که برای تعداد زیادی از سلولهای پیچیده دو بردارویژه پیدا شدهاست که این بردار ویژهها ناحیهی ON-OFF مشخص و مجزا ازهمی دارند و همچنین میبینیم که این راستاها به خوبی سبب تحریک نورونها میشوند با این حال برای دارند.همچنین میبینیم که این راستاها به خوبی سبب تحریک نورونها میشوند با این حال برای میشوند با این حال برای میشوند با این حال برای مشاهده شده است.

۲ آشنایی با دیتاست

١٠٢ بخش اول

با استفاده از تابع تعبیه شدهی fget_hdr.m یکی از فایلهای sa0. را باز میکنیم و به محتویات آن توجه میکنیم.



شكل ٢: محتويات فايل hdr

می توانیم ببینیم که در این فایل اطلاعاتی اطلاعاتی مربوط به خود فایل از جمله زمان ایجاد دیتاست و سازنده ی آن و همچنین اطلاعاتی در مورد داده ها از جمله نرخ نمونه گیری وجود دارد. همچنین در فایل 10g. نیز اطلاعاتی مربوط به نورونی که از آن نمونه گیری می شود وجود دارد.

برخي از اطلاعات موجود	نوع اطلاعات
زمان ایجاد فایل، سازندهی فایل، ورژن فایل	اطلاعات مربوط به فایل
نوع تحریک، نرخ بروزرسانی مانیتور، نرخ تغییر فریمها	اطلاعات مربوط به تحریک
زاویهی ترجیحی نورون، طول و عرض ترجیحی نورون	اطلاعات مربوط به tuning curve
نرخ نمونهگیری، نوع کارگذاری الکترودها، تعداد چنلها	اطلاعات مربوط به نمونهگیری

و اطلاعات دیگری از این دست میباشد.

۲.۲ بخش دوم

تابع Func_ReadData را به صورتی که خواسته شده پیادهسازی میکنیم. ایده ی کلی در پیادهسازی این تابع این بود که ابتدا با استفاده از تابع dir فایلهای موجود در دایرکتوری نورون مورد نظر را fget_spk.m را پیدا میکنیم و اطلاعات آن را با استفاده از mds1d.sa0 را پیدا میخوانیم.

همچنین با توجه به اینکه در بخش بعد به Spike-count rate احتیاج پیدا میکنیم یکی از خروجیهای Optional را برابر با آن تعریف میکنیم، برای محاسبه ی این مقدار نیز تنها کافیست توجه کنیم که:

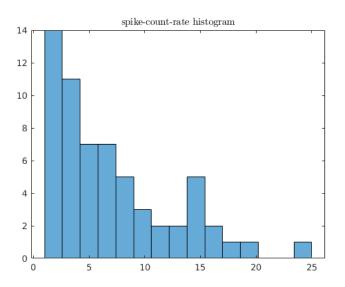
```
\langle r \rangle = \langle \frac{\#spikes}{time} \rangle_{trials}نهایتا تابع مورد نظر به صورت زیر خواهد بود:
```

Func ReadData قطعه کد: تابع

```
% Recomend: select Data/ and MatlabFucntions/
   \% directories and add them to matlab PATH
   function [Output, spike_count_rate] = Func_ReadData(NeuronCode)
     Path = [pwd, '/Data', '/Spike_and_Log_Files/', NeuronCode];
4
     Listing = dir(Path);
5
     Index_Counter = 0;
6
7
     events = {};
     hdrs = \{\};
8
     frame_rate = 59.72; %Hz
9
10
     frame_number = 32767;
11
     spike_count = [];
12
     for i = 1:length(Listing)
       if (contains(Listing(i).name, 'msq1d.sa0', 'IgnoreCase', true
13
         ~contains(Listing(i).name, 'sa0.sub', 'IgnoreCase', true)
14
            && ...
         ~contains(Listing(i).name, 'sa0.', 'IgnoreCase', true))
15
         Index Counter = Index Counter + 1;
16
         [events{Index Counter}, hdrs{Index Counter}] = fget spk(
17
            Listing(i).name, 'get');
18
         spike_count(Index_Counter) = length(events{Index_Counter});
19
       end
20
     end
21
     Output = struct('events', events, 'hdr', hdrs);
22
     spike_count_rate = mean(spike_count) * frame_rate/frame_number;
23
   end
```

٣٠٢ بخش سوم

در این بخش ابتدا با استفاده از تابع dir در پوشه ی مربوط به اطلاعات اسپایکها نام تمام نورونها را استخراج میکنیم. سپس با پیمایش بر روی آنها و با استفاده از تابعی که در بخش قبل نوشتیم نرخ اسپایک هر نورون را نگهداری میکنیم. نهایتا هیستوگرام نرخ اسپایکها به صورت زیر خواهد بود:



شكل ٣: هيستوگرام نرخ اسپايكهاي نورونها

سپس به سادگی میتوانیم نورونهایی که نرخ اسپایک کمتر از ۲ دارند را با استفاده از قطعه کد زیر از لیست اولیهای که برای کد نورونها تهیه کردیم حذف کنیم.

۱.۳.۲ قطعه کد: حذف نورونها با نرخ اسیایک یایین

```
index_counter = 0;
for i = 1:61
   if SCRA(i) < 2
      index_counter = index_counter + 1;
      index(index_counter) = i;
end
end
fprintf('Exluded Neurons:\n')
disp(neuron_codes(index)')
neuron_codes(index) = [];</pre>
```

خروجی این قطعه کد شمارهی نورونهای حذف شده را نمایش میدهد که به صورت زیر است:

```
Exluded Neurons:
"000413.b03"
"000413.b04"
"000413.b05"
"000418.a01"
"000420.b02"
"000524.c01"
"000907.f07"
```

۴.۲ بخش چهارم

در این قسمت تابع Func_StimuliExtraction به گونهای پیاده می کنیم که با دریافت دنبالهای از زمان اسپایکها تحریکهایی با ابعاد ۱۶ *۱۶ که سبب این اسپایکها شدند را خروجی بدهد. برای اینکار باید توجه کنیم که با توجه به متن مقاله نرخ تغییر فریمهای 6.4 و به طور دقیق با توجه به فایلهای لاگ 6.4 ۷۹/۷۲۱۳Hz می باشد. همچنین از آنجایی که نرخ نمونه برداری 6.4 می باشد می توان دید که با استفاده از کد زیر می تواند اندیسهایی از فریمها که در آنها اسپایک رخ داده است را ببینیم. (از آنجایی که تمایل داریم ابعاد ماتریس ۱۶ *۱۶ باشد اندیسهای کمتر از ۱۶ را نادیده در نظر می گیریم)

۱.۴.۲ قطعه کد: یافتن اندیسهای زمان اسپایک و نادیده گرفتن اندیسهای کمتر ۱۵

```
indices = ceil((events * frame_rate) / 10000);
indices = indices(indices>15);
```

سپس میتوانیم ماتریسهای ۱۶ *۱۶ که سبب اسپایک شدند را تشکیل دهیم.

برای راحتتر شدن کار در مراحل بعد اولا ورودی دوم ذکر شده در صورت سوال یعنی msq1D قرار را اختیاری در نظر گرفتیم که مقدار دیفالت آن همان فایلی خواهد بود که در پوشهی Data قرار دارد. همچنین در مراحل بعد از آنجایی که میخواهیم دنبالهای تصادفی از اسپایکها تولید کنیم راحتتر خواهد بود که فقط اندیسها را به عنوان ورودی به این تابع بدهیم به این منظور یک ورودی را به عنوان موردی در ورودی را به عنوان اندیسها در نظر میگیرد و در غیر این صورت همان منطق قبلی را اجرا میکند.

۳ بررسی با روش کلاسیک STA

در کد نهایی که برای این بخش ارائه شده است بر روی تمام ۵۴ نورونی که در بخش قبل حذف نشدهاند عملیاتها صورت میگیرد. و حاصل تنها ذخیره می شود و تصاویر نمودارها export می شوند. (بگم دست نزنه یا نگم؟)

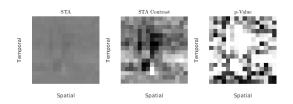
١٠٣ بخش اول

برای محاسبه ی این بخش تابع Func_FindSTA پیاده سازی شده است که نحوه ی عملکرد آن به صورت زیر است.

۱.۱.۳ قطعه کد: تابع محاسبهی STA

```
function [sta, spike_trigerred] = Func_FindSTA(neuron)
1
2
     outs = neuron.outs;
     spike trigerred = [];
     for i = 1:length(outs)
4
       spike_trigerred_trial = Func_StimuliExtraction(outs(i).events
6
       spike_trigerred = cat(3, spike_trigerred,
          spike_trigerred_trial);
     end
     N = length(spike_trigerred);
8
9
     sta = (sum(spike_trigerred, 3)/ N);
10 | end
```

که می توان دید بنابر تعریف STA پیاده سازی شده است. این تابع تمام مقادیر STA پیاده سازی شده است. را نیز خروجی می دهد چرا که در مراحل بعد به آن نیاز خواهیم داشت. برای همان مثالی که در صورت پروژه آمده است خروجی زیر را می گیریم:



شكل ۴: خروجي براي نورون 000601.c05

۲.۳ بخش دوم

خروجی این بخش در بخش اول نمایش داده شد با این حال ذکر میکنیم که برای محاسبه ی p-value به دست آمده از t-test از تابع آماده ttest در متلب استفاده کردیم.

۱.۲.۳ قطعه کد: محاسبه ی t-test

```
[~, p] = ttest(permute(spike_trigerred,[3 1 2]));
```

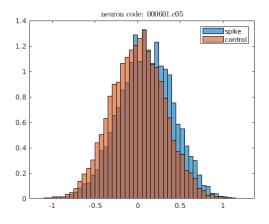
٣.٣ بخش سوم

برای محاسبه ی correlation از آنجایی که یکی از ماتریسهایی که در اختیار ماست ۳بعدی است محاسبه ی correlation را به صورت دستی انجام دادیم و تابع Func_Correlation را به صورت دنباله ی کردیم، که اساس کار آن ضرب درایه به درایه موجود در متلب میباشد. همچنین برای تولید دنباله ی تصادفی از اسپایکها یا همان ماتریس کنترل به صورت زیر عمل کردیم و در اینجا اضافه کردن پارامتر ورودی اضافه به تابع کارمان را ساده تر میکند. و تنها کافیست دنبالهای تصادفی از شماره ی فریمها ایجاد کنیم.

۱.۳.۳ قطعه کد: ایجاد دنبالهی تصادفی از تحریکها

```
spike_sample = randi([16 32767], 1, N);
stim_control = Func_StimuliExtraction(spike_sample, 'random');
```

خروجی هریک از ماتریسهای کنترل و spike-triggered در فضای جدید برای این نورون به صورت زیر است.



شکل ۵: هیستوگرام correlation ماتریسهای کنترل و spike-triggered با STA

۴.۳ بخش چهارم

برای محاسبه ی p-value در اینجا نیز از تابع آماده ttest2 موجود در متلب استفاده میکنیم. خروجی آن به صورت زیر است.

p-value = 0.000000, null-hypothesis rejected, means are diffrent.

نتیجه ی آزمون t-test این است که توزیع p(s|r) و p(s|r) و p(s|r) دارای t-test نتیجه ی آزمون است که این حال با توجه به شکل ۶ برایمان روشن است که این دو توزیع میانگینهای متفاوتی دارند اما به دلیل اینکه سطح مشترک زیر نمودار آنها بسیار زیاد است نمی توان تفاوت معناداری بین آنها قائل شد.

به عبارت دیگر نتیجه ی آزمون می گوید که توزیع p(s|r) و p(s|r) و p(s|r) تفاوت میانگین قابل توجه دارند که این بر خلاف انتظار ما نمی باشد چرا که p(s|r) از تصویر بردارهای منجر به اسپایک بر وی STA حاصل می شود که واضح است که باید میانگین مثبتی داشته باشد و از طرفی روشن است که با انتخاب تحریکهای رندم و تصویر کردن روی STA میانگینی نزدیک به صفر خواهیم داشت. با این حال همانطور که از شکل مشخص است تفاوت معنادار در میانگین نمی تواند تفاوت معنادار در توزیعها را نشان بدهد و همانطور که از متن مقاله به یاد داریم در آنالیزهایی که بر پایه ی می شوند تغییر در توزیعها را با تغییر در گشتاور درجه ی دوم آنها یا همان واریانس می سنجیم.

۵.۳ بخش پنجم

به طور کلی میدانیم که خطای تخمین ما از رابطهی زیر محاسبه میشود:

$$P(\text{Error}|s=1)P(r=1) + P(\text{Error}|r=1)P(r=1)$$

از طرفی میدانیم که با توجه به اینکه تحریکهای اولیه کاملا تصادفی بودند (s=1) همان نرخ اسپایک زدن هر نورون در همین آزمایش میباشد. ما قبلا نرخ spike-count rate را محاسبه کرده بودیم و از توضیحات درس به یاد داریم که:

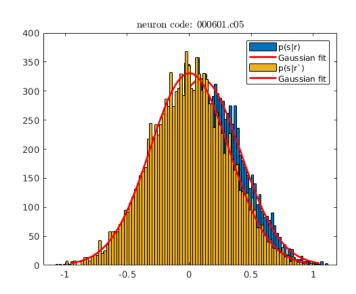
$$P(r=1) = \frac{\langle count \rangle}{\Delta t}$$

که در اینجا Δt همان نرخ تغییر فریمها میباشد. حال با توجه به نوع تخمینمان که تنها به یک پارامتر θ وابسته میباشد مقدار خطا را باز نویسی میکنیم:

$$P(\text{Error}) = P(X > \theta | r = \cdot) P(r = \cdot) + P(X < \theta | r = 1) P(r = 1)$$

توزیع (X|r=1 همان توزیع تصویر spike-triggered ها بر روی STA میباشد که طبق فرض مسئله آن را نرمال در نظر میگیریم. از طرف دیگر با توجه به sparse بودن نورونها و احتمال فرض مسئله آن را نرمال در نظر میگیریم. از طرف دیگر با توجه به شکل x در حدود x میباشند) میتوانیم پایین اسپایک زدن آنها (برای اکثر نورونها با توجه به شکل x در حدود x میباشند) میتوانیم توزیعی که برای تصویر control محاسبه کردیم را توزیع x در نظر بگیریم و بنابراین میتوانیم x را محاسبه کنیم و مشتق آن نسبت x را برابر با صفر قرار دهیم تا بهترین ترشهولد را محاسبه کنیم.

برای محاسبه این مقادیر در متلب ابتدا یک فیت گاوسی بر روی هیستوگرامها ایجاد میکنیم و سپس σ و را محاسبه میکنیم و آنها را به همراه احتمال اسپایک زدن نورون به تابع نوشته شده σ و Func Accuracy می دهیم که ترشهولد و دقت تخمین ما را بیان میکند.

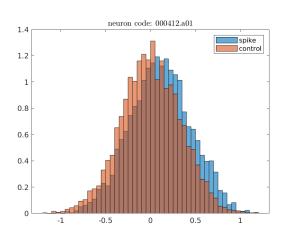


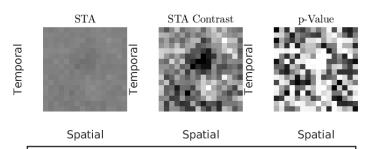
شكل ٤: هيستوگرامها به همراه فيت گوسي آنها

همچنین توجه میکنیم که برای محاسبهی Func_Accuracy از سایتهای محاسبه کننده استفاده کردیم و خروجی آنها را در تابع متلب قرار دادیم.

۶.۳ بخش ششم

با اجرای مراحل بالا برای تمامی ۵۴ نورون باقی مانده به خروجیهای زیر دست پیدا میکنیم لازم است توجه کنیم که دادههای کنترل به صورت رندم تولید میشوند و بنابراین با اجرای این کدها ممکن است نتایج اندکی متفاوت بگیریم هر چند در کلیت پاسخ تاثیری نخواهند داشت.



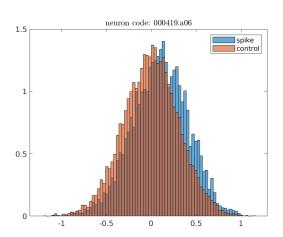


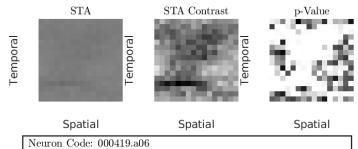
Neuron Code: 000412.a01 Control/Spike p-Value: 0.000000

t-test result: null-hypothesis rejected, means are diffrent.

Treshold accuracy: 0.499714

Treshold accuracy for spikes: 0.626165

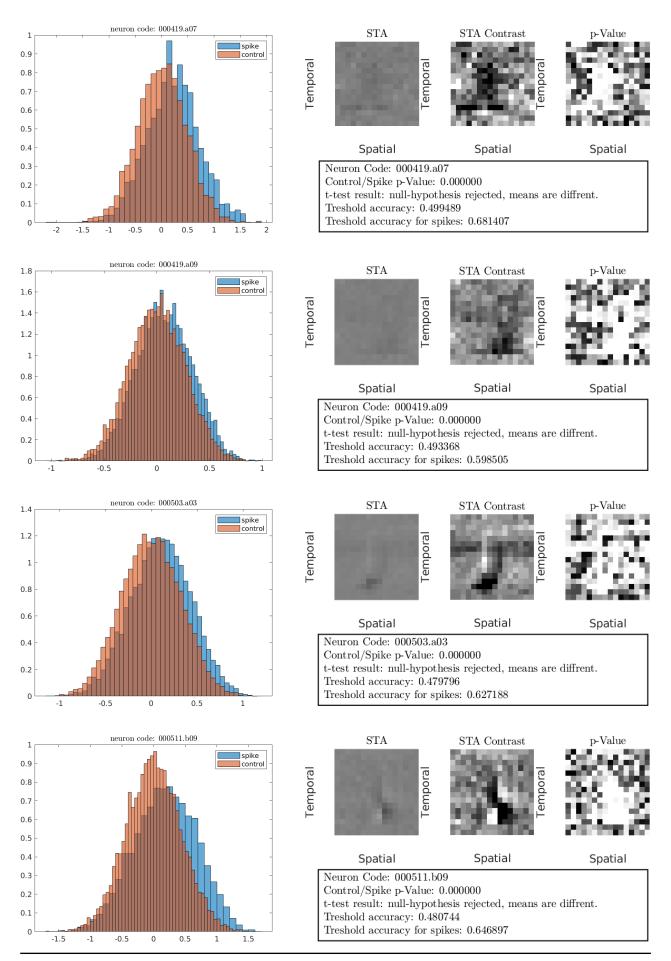


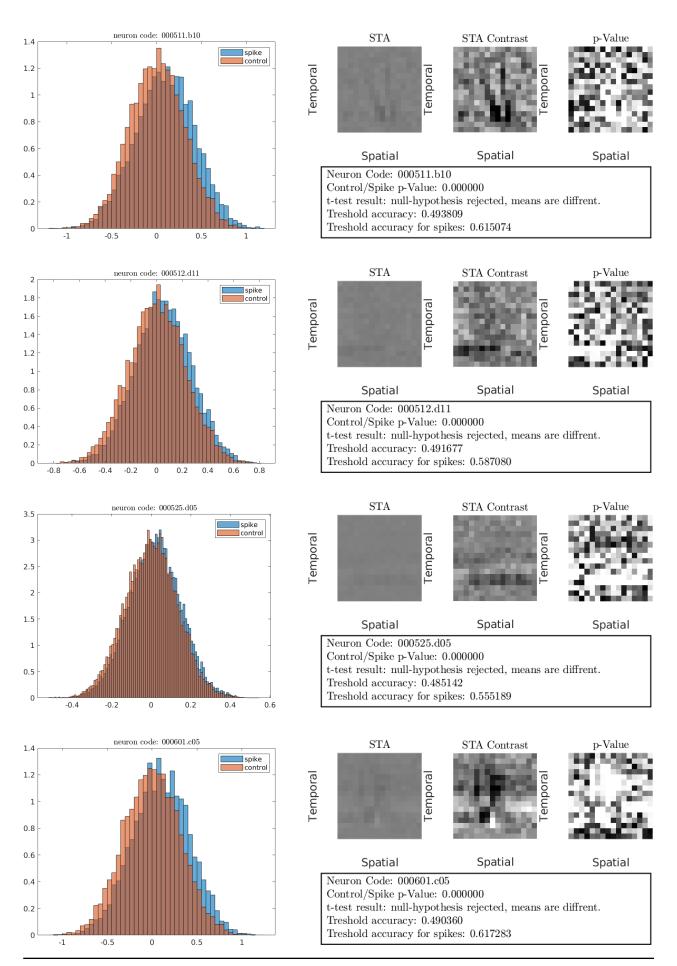


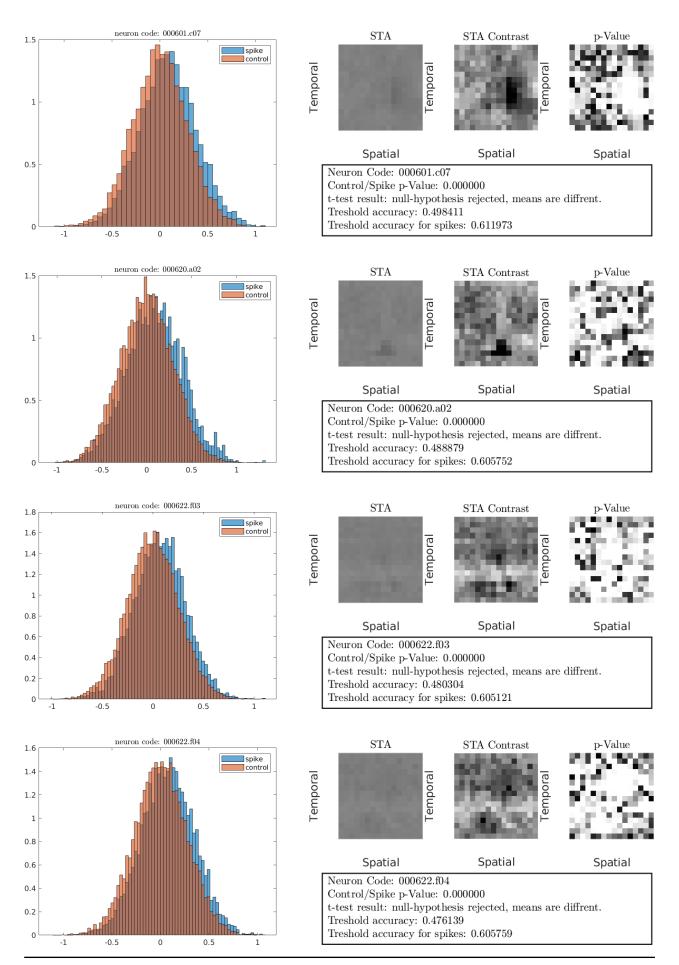
Control/Spike p-Value: 0.000000

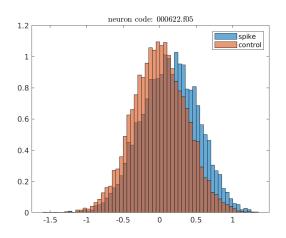
t-test result: null-hypothesis rejected, means are diffrent.

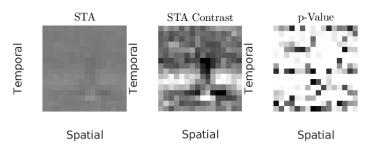
Treshold accuracy: 0.482390











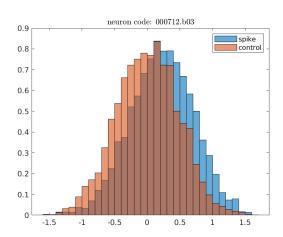
Neuron Code: 000622.f05

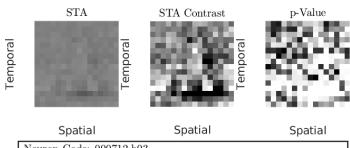
Control/Spike p-Value: 0.000000

t-test result: null-hypothesis rejected, means are diffrent.

Treshold accuracy: 0.474214

Treshold accuracy for spikes: 0.634001



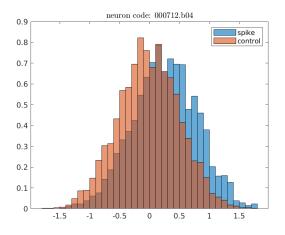


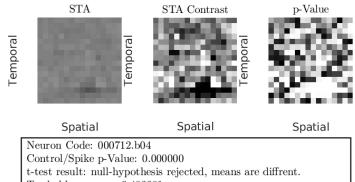
Neuron Code: 000712.b03 Control/Spike p-Value: 0.000000

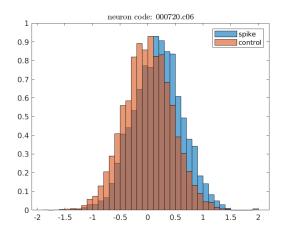
t-test result: null-hypothesis rejected, means are diffrent.

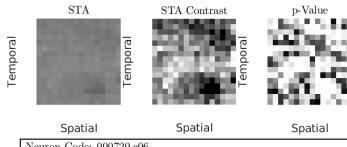
Treshold accuracy: 0.494794

Treshold accuracy for spikes: 0.679505









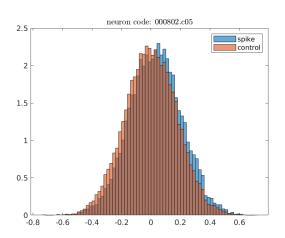
Neuron Code: 000720.c06

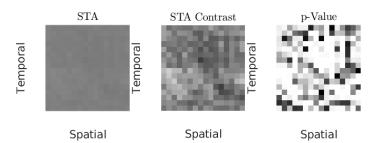
Control/Spike p-Value: 0.000000

t-test result: null-hypothesis rejected, means are diffrent.

Treshold accuracy: 0.498211

Treshold accuracy for spikes: 0.660460

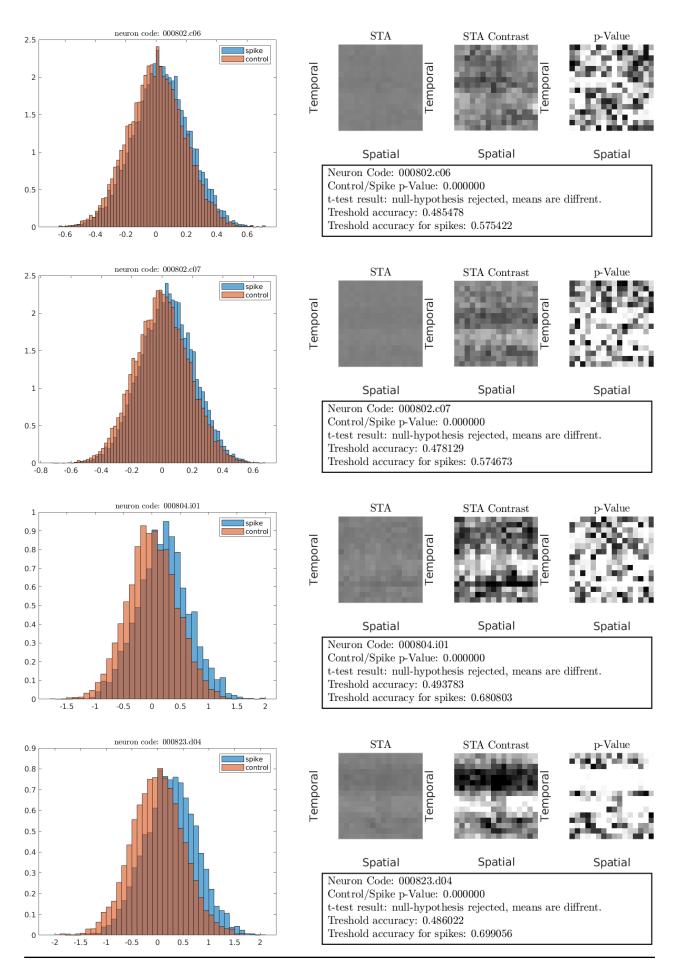


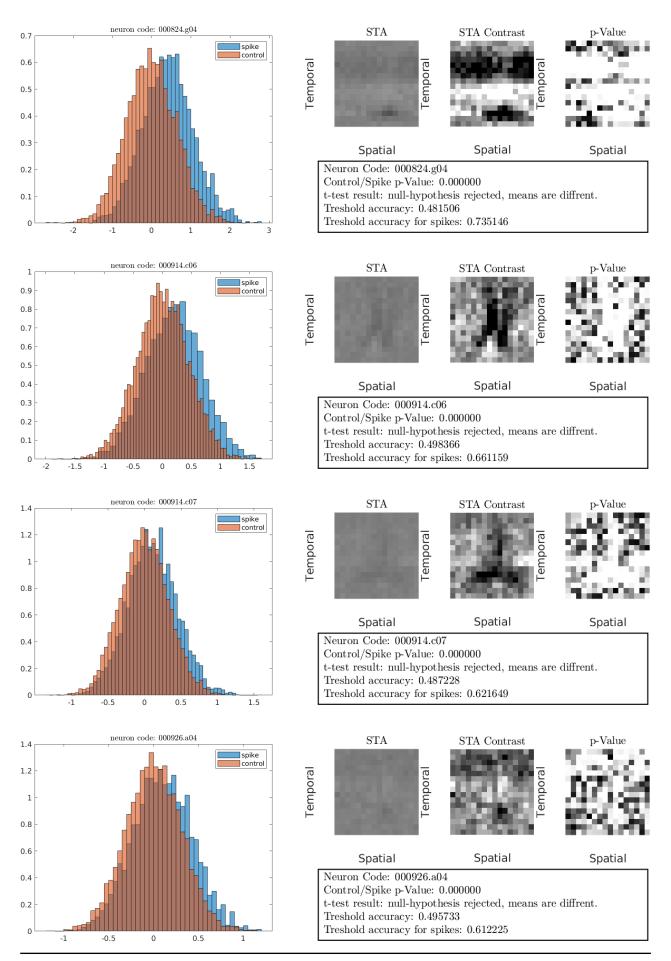


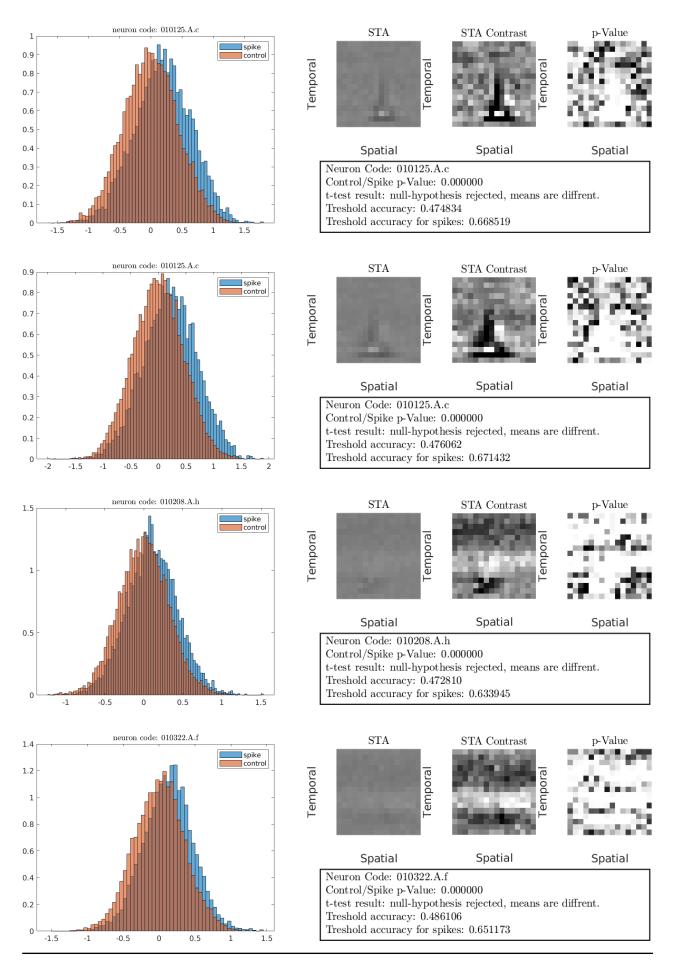
Neuron Code: 000802.c05 Control/Spike p-Value: 0.000000

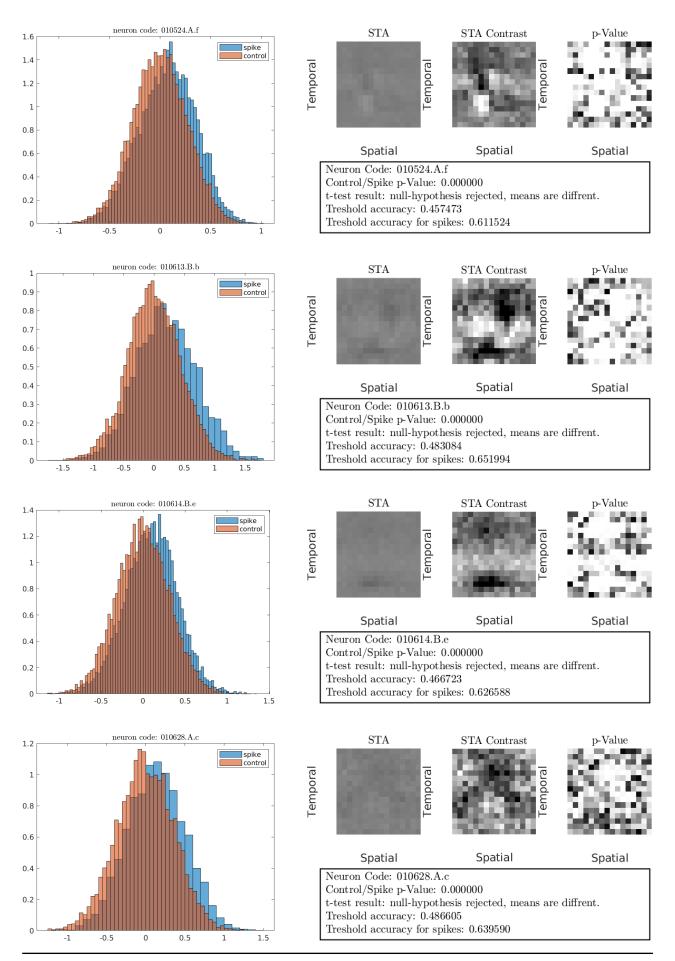
t-test result: null-hypothesis rejected, means are diffrent.

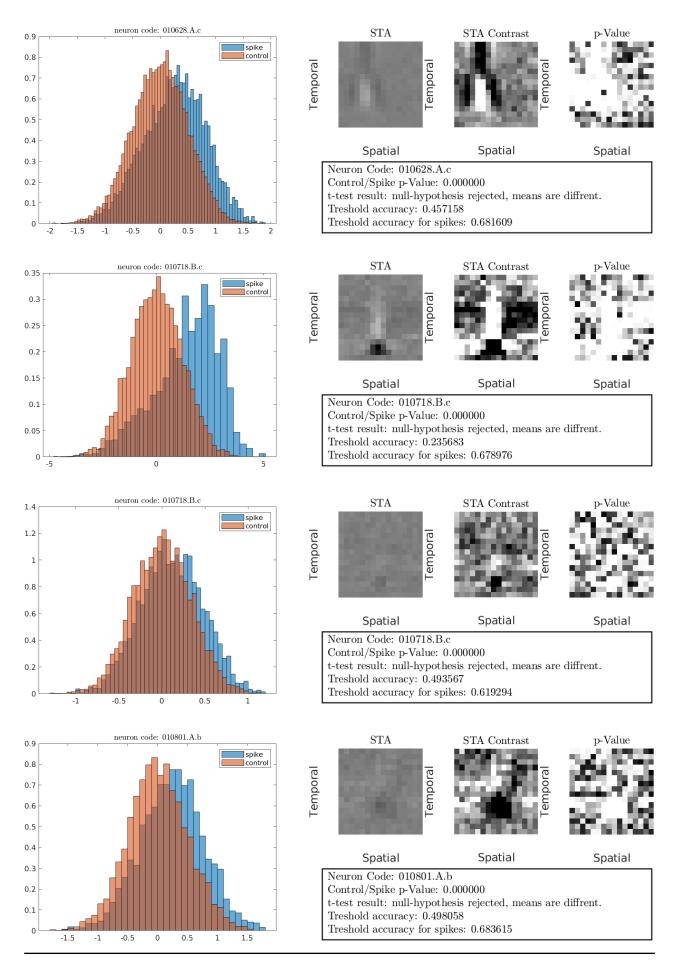
Treshold accuracy: 0.481972

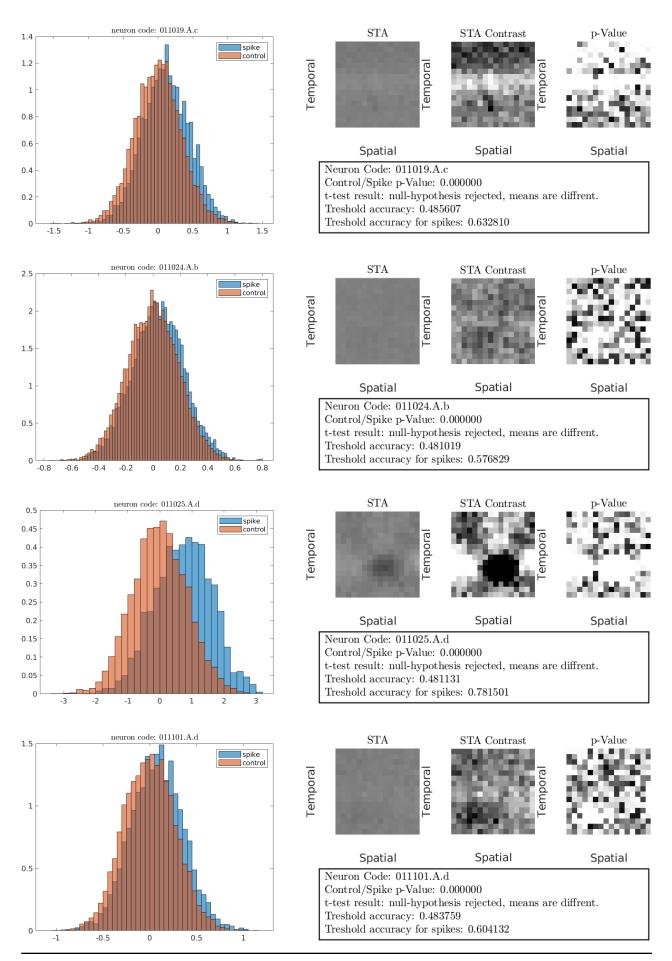


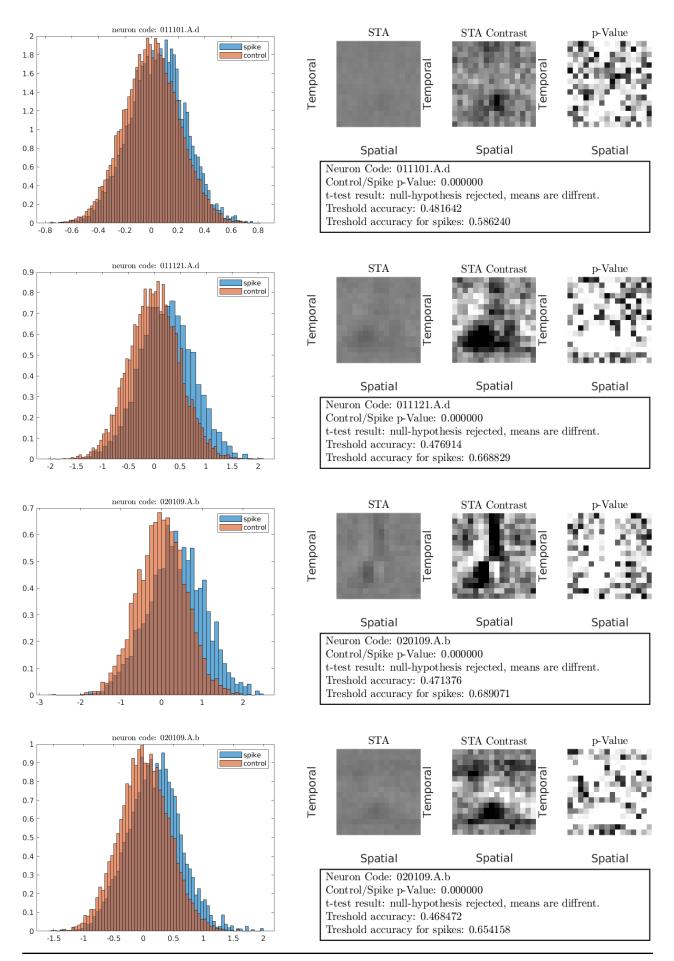


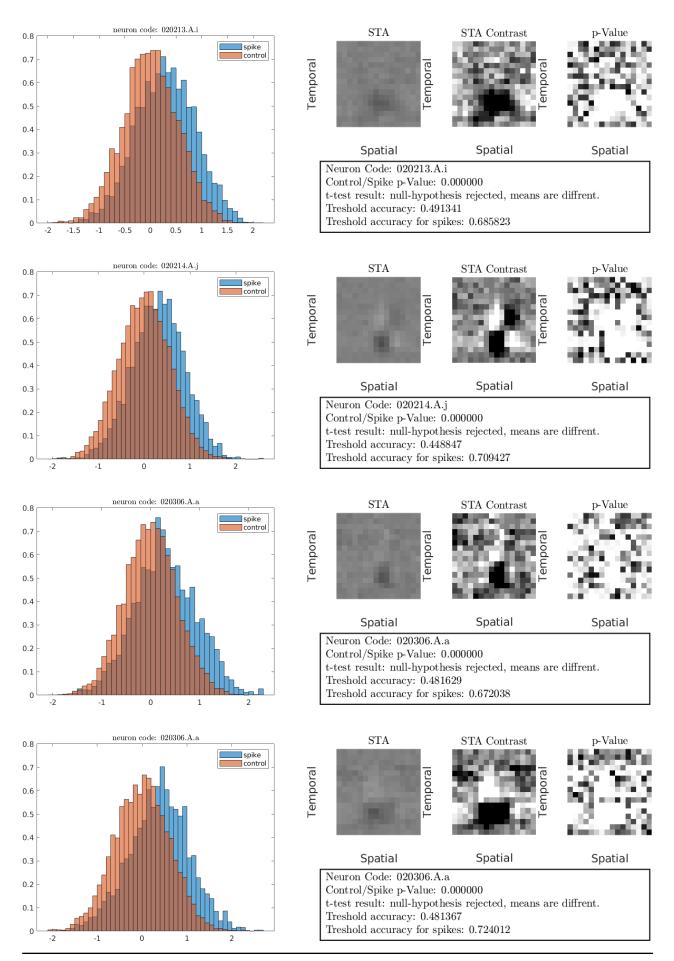


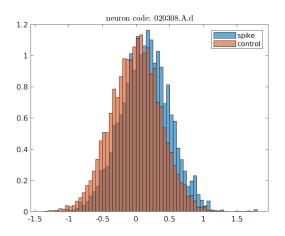


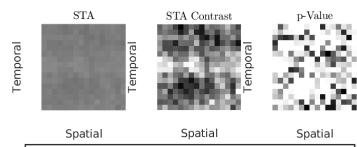










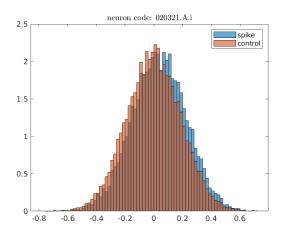


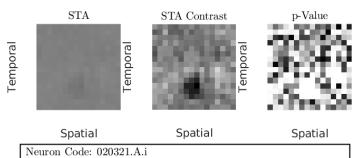
Neuron Code: 020308.A.d Control/Spike p-Value: 0.000000

t-test result: null-hypothesis rejected, means are diffrent.

Treshold accuracy: 0.481650

Treshold accuracy for spikes: 0.650044



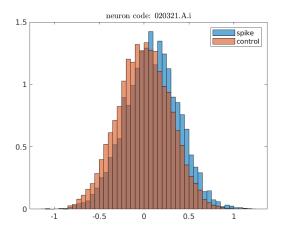


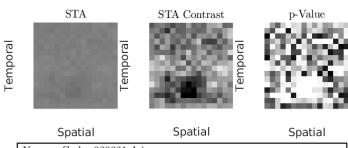
Control/Spike p-Value: 0.000000

t-test result: null-hypothesis rejected, means are diffrent.

Treshold accuracy: 0.475262

Treshold accuracy for spikes: 0.575770





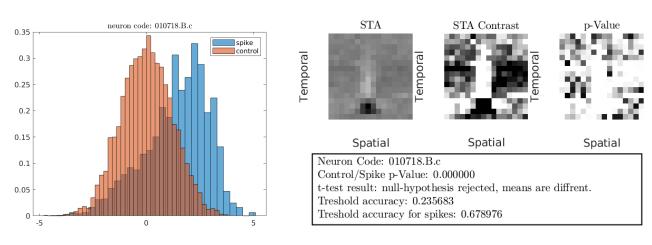
Neuron Code: 020321.A.i Control/Spike p-Value: 0.000000

t-test result: null-hypothesis rejected, means are diffrent.

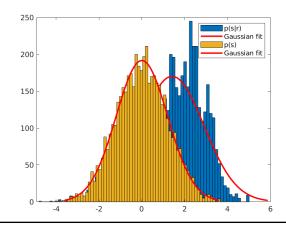
Treshold accuracy: 0.481963

٧.٢ ىخش ھفتم

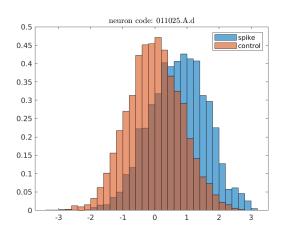
با اینکه میانگین توزیعها با توجه به تستهای آماری با هم تفاوت دارند از آنجایی که تقریبا تمامی نمودارهای رسم شده نشان میدهند که توزیع تصویر تحریکها بر راستای STA برای کلیه تحریکها و تحریکهایی که موجب اسپایک شدند تفاوت چشمگیری با هم ندارند و به درستی نمی توان ترشهولدی پیدا کرد که با انتخاب آن داده ها را با دقت خوبی بتوان دسته بندی کرد. از طرف دیگر مولفه STA در بیشتر نورونها الگوی معناداری ندارد و بیشتر شبیه نویز می باشد. به عبارتی تا حد خیلی زیادی می توان به اعای مقاله مبنی بر پیچیدگی نورونهایی که با آنها سروکار داریم استناد کرد. با این وجود می توان دید که برخی از نورونهای جدولی که در بالا ارائه کردیم نه تنها پترنی با الگوی معنادار دارند بلکه نمودار توزیع آنها به علت تفاوت میانگین که باهم دارند را به خوبی می توان تفکیک کرد که نسبت به پیچیده بودن رفتار این دسته از نورونها می توان تردید داشت. از بین می توان نورون با کد 010718.B.c را مثال زد به نمودار و نتایج به دست آمده از آن توجه می کنیم.

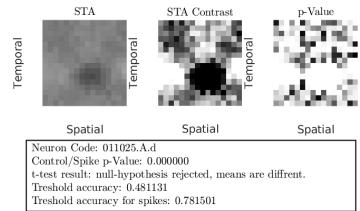


می توانیم ببینیم که دو توزیع آن نسبتا جدایی پذیر به نظر می آیند و همچنین الگو معناداری در تصویر با کانتراست بالای STA وجود دارد. البه باید توجه کنیم علت اینکه ترشهولد مناسب برای این نورون انتخاب نشده این است که توزیع spike در آن گاوسی به نظر نمی رسد و فیت گاوسی ما اطلاعات نادرستی از توزیع به ما می دهد. به این فیت و داده های حذف شده توسط آن توجه کنید.



در بین نورونهای بررسی شده اما نورونهای دیگری هم وجود داشتند که میشد الگوی معناداری در بین نورونهای بررسی شده اما نورونهای دیگری هم وجود داشتند که توزیع نمودارهای در STA آنها مشاهده کرد و از این بین میشود به نورون 011025.A.d اشاره کرد که توزیع نمودارهای آن هم جدا از هم به نظر میرسد.





همچنین ترشهولدی که برای این نورون پیدا کردیم درصد قابل توجهی از فریمهای منجر به اسپایک را شناسایی کرده است.

نهایتا میتوان گفت به طور کلی ادعای مقاله دربارهی پیچیده بودن این نورونها درست به نظر میرسد با این حال در مورد تعدادی از آنها باید احتیاط بیشتری به خرج بدهیم.

۴ طرح سوال دلخواه

۱.۴ صورت مسئلهی طرح شده

با خواندن مقاله متوجه می شویم که هدف آن یافتن راستاهاییست که در آن دادههای موجب اسپایک، واریانس به طور قابل توجه زیادتری نسبت به کل دادهها داشته باشد و در نتیجه توزیع دادههای موجب اسپایک در آن راستا با توزیع کل دادهها متفاوت باشد. در طول انجام این پروژه به این موضوع اشاره نشد.

در اینجا میخواهیم این موضوع را مشاهده کنیم یعنی اولاً ببینیم که در راستاهای پیشنهادی مقالی واریانس داده ها به طرز قابل توجهی بیشتر از کل داده هاست و ببینیم که در روش کلاسیک STA این موضوع برقرار نیست. ثانیاً با بررسی بردارویژه های مرتب شده نوع تغییر p-value در تست واریانس را ببینیم.

۲.۴ تست مورد استفاده

برای بررسی موضوعات گفته شده به یک تست آماری نیاز داریم که بزرگتر بودن واریانس یک نمونه نسبت به یک نمونهی دیگر را بررسی کند. با جستوجو برای این هدف به تست f-test دست پیدا کردیم که تابع آماده آن موجود است به طور کلی f-test برای دو جمعیت استفاده می شود تا ببینیم آیا این دو جمعیت واریانس یکسانی دارند یا نه. ما در اینجا می خواهیم از آزمون یک طرفه استفاده کنیم و تنها بزرگتر بودن واریانس جمعیت اول (توزیع تحریکها به شرط اسپایک) را بررسی کنیم بنابراین:

- $H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2$
- $H_a: \ \sigma_1^2 > \sigma_2^2$