### به نام خدا

موضوع: گزارش تمرین اول

درس: علوم اعصاب محاسباتي

استاد مربوطه: استاد خردپیشه

ابتدا کلاس اصلی LIF را پیاده سازی میکنیم. اگر مدل ما ALIF ویا AELIF بود میتوانیم ان را با متغیر های مربوطه اش یعنی is\_adaptive و یا is\_exponential مشخص کنیم. همچینین تمام ثابت هایی که برای بدست اور دن فرمول های محساباتی نیاز است را معین میکنیم:

سپس تابع action را پیاده سازی میکنیم. اگر مقدار is\_exponential درست بود با استفاده از فرمول های زیر مقدار exp\_value و در نهایت انرژی پتانسیل را بدست می اوریم:

$$\tau \cdot \frac{du}{dt} = -\left(u - u_{rest}\right) + R \cdot I(t) + \Delta_T \cdot \exp\left(\frac{u - \Theta_{rh}}{\Delta_T}\right)$$

$$\rightarrow u(t+\Delta) - u(t) = \frac{dt}{\tau} \cdot \left[ -(u - u_{rest}) + R \cdot I(t) + \Delta_T \cdot \exp\left(\frac{u - \Theta_{rh}}{\Delta_T}\right) \right]$$

$$\rightarrow u(t+\Delta) = \frac{dt}{\tau} \cdot \left[ -(u-u_{rest}) + R \cdot I(t) + \Delta_T \cdot \exp\left(\frac{u-\Theta_{rh}}{\Delta_T}\right) \right] + u(t)$$

#### Exponential Integrate-and-Fire model

$$\tau \cdot \frac{du}{dt} = -(u - u_{rest}) + \Delta_T \exp(\frac{u - \theta_{rh}}{\Delta_T}) + R \cdot I(t); \quad \text{If firing: } (u = u_{reset})$$

```
if self.is_exponential:
    exp_val = self.delta_tt * math.exp((self.u - self.theta_rh) /
self.delta_tt)
du = dt * (-(self.u - self.u_rest) + exp_val - self.resistance * self.w +
self.resistance * i) / self.tau
self.u += du
```

از طرف دیگر اگر مقدار is\_adaptive درست بود نیز به صورت زیر مقادیر را بدست می اوریم:

$$\tau_w \cdot \frac{dw}{dt} = a \cdot (u - u_{rest}) - w + b \cdot \tau_w \cdot \sum_{t} \delta(t - t^f)$$

$$\rightarrow w(t+\Delta) - w(t) = \frac{dt}{\tau_w} \cdot \left[ a \cdot (u - u_{rest}) - w + b \cdot \tau_w \cdot \sum_{t} \delta(t - t^f) \right]$$

$$\rightarrow w(t+\Delta) = \frac{dt}{\tau_w} \cdot \left[ a \cdot (u - u_{rest}) - w + b \cdot \tau_w \cdot \sum_{t} \delta(t - t^f) \right] + w(t)$$

اگر هر كدام از مقادير انرژی از threshold ما بيشتر بود چون چنين چيزی امكان پذير نيس ان را برابر u\_rest قرار ميدهيم:

```
if self.u >= self.threshold:
    self.u = self.u_rest
    self.sigma_delta_func = 1
    self.spike_count += 1
```

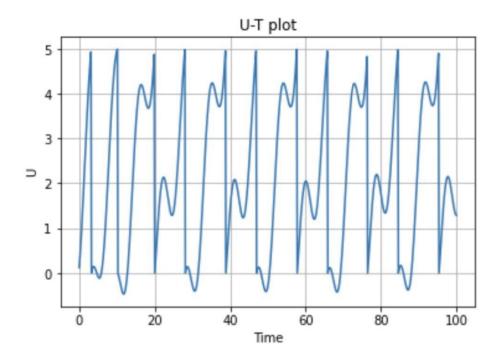
در نهایت هم برای رسم کردن نمودار های مربوطه مقادیر u و l و ... را به لیست های مشخص شده اضافه میکنیم.

#### مدل های نمونه:

برای نمونه مدل های مختلف با مقادیر ورودی مختلف میدهیم و جریان هایی مثل جریان خطی، جریان ثابت، جریان سینوسی و بازه ای و ... روی ان اعمال میکنیم.

Adaptive Exponential Leaky Integrate and Fire resistance: 1 capacitance: 10
I: I(t) = c.(sin(t) + 0.9)

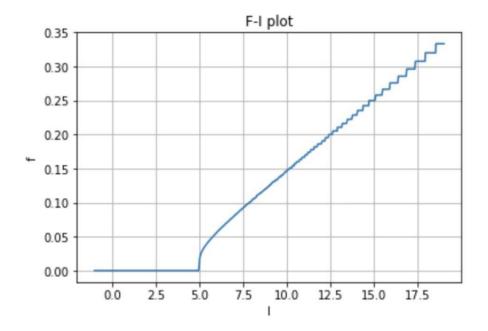
threshold: 5theta\_rh: 2delta\_T: 2a: 2b: 2tw: 5



همان طور که میبینیم هنگامی که جریان سینوسی مثبت است memberance شدن به potential افزایش می یابد و هنگامی که منفی است باعث کاهش و نزدیک شدن به حالت استراحت می شود.

## Leaky Integrate and Fire resistance: 1 capacitance: 10 I: I(t) = c.(sin(t) + 0.9)

threshold: 5

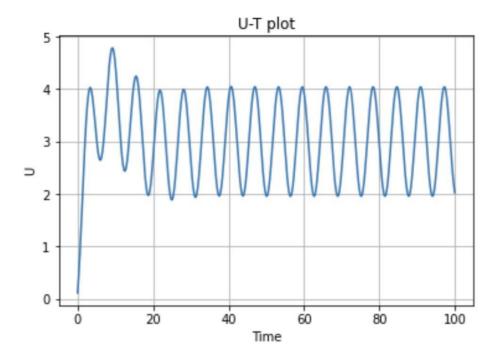


با در نظر گرفتن رابطه فرکانس و جریان هرچه قدرت جریان بیشتر شود نورون زودتر به حالت ترشلد می رسد.

### حال اگر مدل ALIF را در نظر بگیریم:

# Adaptive Leaky Integrate and Fire resistance: 1 capacitance: 10 I: I(t) = c.(sin(t) + 0.9)

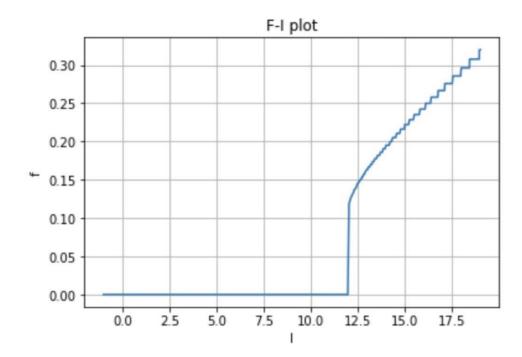
threshold: 5a: 2b: 2tw: 5



این مدل با جریان مورد نظر ما به حالت ترشلد هرگز نخواهد رسید.

# Adaptive Leaky Integrate and Fire resistance: 1 capacitance: 10 I: I(t) = c.(sin(t) + 0.9)

threshold: 5a: 2b: 2tw: 5

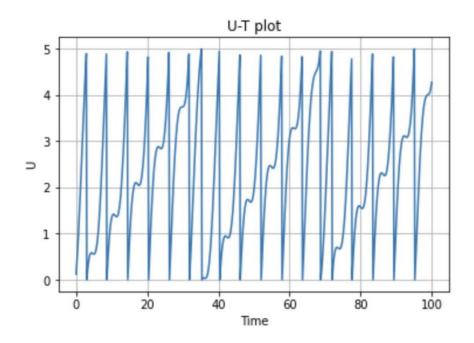


با مقایسه این مدل ALIF با مدل LIF خواهیم دید که با جریان ورودی یکسان این مدل تعداد اسپایک های کمتری خواهد داشت.

### حال اگر مدل ELIF را ببینیم:

#### Exponential Leaky Integrate and Fire resistance: 1 capacitance: 10

I: I(t) = c.(sin(t) + 0.9) threshold: 5theta\_rh: 2delta\_T: 2



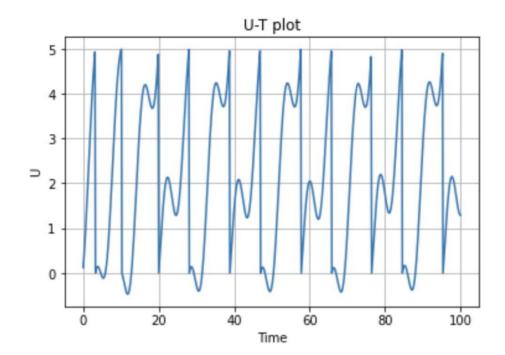
در این مدل membrance potential سریع تر افزایش خواهد یافت و در نتیجه فرکانس بالا خواهیم داشت.

#### در نهایت مدل AELIF را خواهیم داشت:

### Adaptive Exponential Leaky Integrate and Fire resistance: 1 capacitance: 10

I:  $I(t) = c.(\sin(t) + 0.9)$ 

threshold: 5theta\_rh: 2delta\_T: 2a: 2b: 2tw: 5



# Adaptive Exponential Leaky Integrate and Fire resistance: 1 capacitance: 10 I: I(t) = c.(sin(t) + 0.9)

threshold: 5theta\_rh: 2delta\_T: 2a: 2b: 2tw: 5

