Contexte / Objectifs

- Détection de dépendance entre M neurones
- On recherche, pour chaque neurone r, son intensité fonctionnelle $\lambda^r(t)$: c'est la probabilité d'un spike au temps t pour le neurone.
- Les intensités fonctionnelles sont modélisées par un processus de Hawkes
- N^r est l'ensemble des spikes du neurone r (train de spikes)

$$\lambda^{r}(t) = \nu^{r}(t) + \sum_{l=1}^{M} \int_{-\infty}^{t^{-}} h_{l \to r}(t - u) dN_{u}^{l}$$

$$= \nu^{r}(t) + \sum_{l=1}^{M} \sum_{T \in N^{l}, T < t} h_{l \to r}(t - T), \ \forall t, \ \forall r$$

- Pour $\lambda^r(t)$, on approche la partie spontanée ν^r et le noyau $h_{l \to r}$ par des fonctions constantes par morceaux
- On suppose que ν^r est une fonction constante.

Présentation du problème

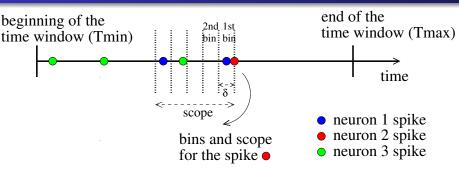


Figure: Exemple pour M=3 neurones

- On considère M neurones sur la fenêtre de temps $(T_{min}, T^{max}]$.
- L'influence de chaque spike sur les autres n'excède pas une portée A, divisée en K boîtes (ou K bins).

April 23, 2019

2 / 25

Données d'entrée - DataNeur

Les données d'entrée sont les temps de spikes pour chaque neurone.

- Deux possibilités: DataNeur ou DataSpike
- Un DataNeur est une matrice de dimension M-by-(1+max(Ns)), où
 M est le nombre de neurones et Ns le nombre de spikes par neurones
- Chaque ligne de la matrice contient les spikes d'un neurone correspondant à la ligne, triés dans l'ordre croissant
- On complète par des "0" s'il n'y a pas de spike.
- Exemple: 3 neurones, Ns = [2, 1, 3], le DataNeur obtenu est la matrice 3-by-4 telle que:

$$\left(\begin{array}{cccc}
2 & 0.4 & 0.6 & 0 \\
1 & 0.62 & 0 & 0 \\
3 & 0.05 & 0.21 & 0.46
\end{array}\right)$$



3 / 25

Hawkes et Lasso April 23, 2019

Données d'entrée - DataSpike

- Un DataSpike est un tableau de dimension 2-by-*Ntot*, où *Ntot* est le nombre total de spikes, indépendamment des neurones.
- La première ligne contient les spikes par ordre croissant, quel que soit le neurone
- La deuxième ligne contient le numéro de neurone correspondant au spike de la 1ère ligne
- Exemple: 3 neurones, Ns = [2, 1, 3], le DataSpike obtenu est la matrice 2-by-6 telle que (la numérotation commence à 1)

$$\left(\begin{array}{cccccc} 0.05 & 0.21 & 0.4 & 0.46 & 0.6 & 0.62 \\ 3 & 3 & 1 & 3 & 1 & 2 \end{array}\right)$$

Classe DataSpike

- Attributs de la classe
 - _T: tableau des spikes (double *)
 - _neur: tableau des numéros de neurones (unsigned int *)
- Diagramme de la classe

```
DataSpike

#_T: double *
#_neur: unsigned int *

+ DataSpike()
+ DataSpike(double* &, unsigned int * &)
+ DataSpike(double** &)
+ DataSpike(string, int, unsigned int, unsigned int)
+ toDataNeur(int)
+ fromDataNeur(const double ** &)
```

Figure: Diagramme de la classe DataSpike en C++



Notations

- K est le nombre de boîtes (bins).
- On note

$$\begin{array}{ll} \mathbb{I}_k &= ((k-1)\,\delta, k\,\delta], \quad \forall \ 1 \leqslant k \leqslant K \\ \varphi_k(t) &= \mathbb{1}_{\mathbb{I}_k}(t), \qquad \quad \forall \ 1 \leqslant k \leqslant K \end{array}$$

• On introduit l'opérateur ψ^I qui transforme une fonction ν en une autre fonction, tel que, $\forall I$

$$\psi_t^I(v) = \int_{-\infty}^{t^-} v(t-u) \, dN_u^I = \sum_{T \in N^I, \ T < t} v(t-T), \ \forall v, \ \forall t, \ \forall I$$

D'où, pour $v = \varphi_k$

$$\psi_t^I(\varphi_k) = \int_{u < t} \mathbb{1}_{\mathbb{I}_k}(t - u) \, dN_u^I = \sum_{T < t, T \in N^I} \mathbb{1}_{\mathbb{I}_k}(t - T)$$



Hawkes et Lasso April 23, 2019

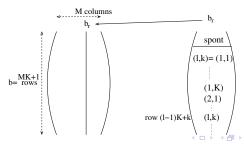
Matrices du problème

- b et d sont de taille (M*K+1)-by-M
- G est de taille (M*K+1)-by-(M*K+1)
- On note par *spont* ce qui correspond à la partie spontanée (1ère ligne et/ou 1ère colonne des matrices)

Numérotation de b

 Numérotation: pour le neurone r donné, pour chaque neurone 1 ≤ l ≤ M influençant r, à l fixé, on considère toutes les boîtes d'indice k (1 ≤ k ≤ K).

 $b_{spont}^{r} \leftrightarrow b[0,r] \quad 0 \leqslant r \leqslant M-1$ \cdots $b_{(I,k)}^{r} \leftrightarrow b[(I-1)K+k,r]$



8 / 25

Matrice b

• Partie spontanée pour le neurone r

$$b_{spont}^{r} = \int_{T_{min}}^{T^{max}} dN_{t}^{r} = \# \left\{ T : T_{min} < T \leqslant T^{max}, T \in N^{r} \right\}$$

• Contribution du neurone / sur le neurone r, pour la boîte (bin) k

$$b_{(l,k)}^{r} = \int_{T_{\min}}^{T^{\max}} \psi_{t}^{l}(\varphi_{k}) \, dN_{t}^{r}$$



Hawkes et Lasso April 23, 2019

Calcul de la matrice b - 0

 Dans ce qui suit, cnt est un vecteur de taillle M, contenant la partie spontanée de b

$$cnt^r = b_{spont}^r = \int_{T_{min}}^{T^{max}} dN_t^r$$

 low désigne un tableau d'indices tel que low(i) est le plus petit indice dans le tableau des spikes tel que

$$j = low(i) \Rightarrow |T_j - T_i| \leqslant A = K \delta, \quad i, j \in [1, Ntot]$$

- $get_{-}k(x,\delta)$ retourne l'entier $k\geqslant 1$ tel que $x\in \mathbb{I}_k=((k-1)\,\delta,\,k\,\delta]$
- Dans les algos qui suivent, la numérotation des matrices et vecteurs commencent à 1 (comme en R).



Hawkes et Lasso April 23, 2019 10 / 25

Calcul de la matrice b - I

Algorithm 1 Computation of b

```
1: T \leftarrow DS[1,]
                                                           # first row of DS: all spike values
 2: neur \leftarrow DS[2,]
                                                       # second row of DS: neuron numbers
 3: Ntot \leftarrow length(T)
                                                                    # total number of spikes
 4: A \leftarrow K * \delta
                                                                   # scope. K bins of size \delta
 5: b \leftarrow matrix(0, nrow=(1+M*K), ncol= M)
                                                                                 # init of b
 6: low ← vector(mode='integer', length=Ntot)
                                                                 # init of low - for the State
 7: cnt ← vector(mode='integer', length=M)
                                                                  # init of cnt - for the algo
 8. ilow ← 1
 9: eps \leftarrow 1.e-12
                                                                   # for numerical precision
10: for (i=1:Ntot) do
                                                                          # loop over spikes
       t \leftarrow T[i]; r \leftarrow neur[i]
11:
        while (|T[ilow] - t| > A) do
12:
13:
             ilow \leftarrow ilow+1
        end while
14:
```

Calcul de la matrice b - II

```
low[i] ← ilow
15:
        if (T_{min} < t \leq T^{max}) then
16:
            cnt[r] \leftarrow cnt[r]+1
17:
            for (j=ilow:(i-1)) do
18:
                if (|t - T[j]| < eps) then
19.
                     break
20:
                 end if
21:
22.
                k \leftarrow get_k(t-T[i], delta)
                I ← neur[j]
23:
                b[(l-1)*K+k+1, r] += 1
24:
            end for
25.
        end if
26.
27: end for
28: b[1,] \leftarrow cnt
                                                                          # 1st line of b
29: return b, low, cnt
```

Matrice G

Partie spontanée

$$G_{spont,spont} = \int_{T_{\min}}^{T^{\max}} dt = T^{\max} - T_{\min}$$

• Première ligne ou colonne

$$G_{spont,(I,k)} = \int_{T_{\min}}^{T^{\max}} \psi_t^I(\varphi_k) dt$$

• Contribution du neurone l_1 , pour la boîte (bin) k_1 , du neurone l_2 pour la boîte (bin) k_2

$$G_{(h_1,k_1),(h_2,k_2)} = \int_{T_{\min}}^{T^{\max}} \psi_t^{h_1}(arphi_{k_1}) \, \psi_t^{h_2}(arphi_{k_2}) dt$$



Hawkes et Lasso April 23, 2019 13 / 25

Calcul de la matrice G - 0

•

$$\begin{split} G_{spont,(l,k)} & \simeq \sum_{\substack{\theta \in N^l, \\ (T_{\min} - A) \leqslant \theta < T^{\max}}} \left(\min \left(T^{\max}, k \, \delta + \theta \right) - \max \left(T_{\min}, (k-1) \, \delta + \theta \right) \right) \\ G_{(l_1,k_1),(l_2,k_2)} & \simeq \sum_{\substack{\tau \in N^{l_1}, \theta \in N^{l_2}, \\ (T_{\min} - A) \leqslant \tau < T^{\max}, \\ (T_{\min} - A) \leqslant \theta < T^{\max}, \\ (T_{\min} - A) \leqslant \theta < T^{\max}, \\ \end{split} } \mathbb{1}_{\left(\mathbb{I}_{k_1} + \tau \right) \cap \left(\mathbb{I}_{k_2} + \theta \right) \cap \left[T_{\min}, \tau^{\max} \right]}(t) \, dt \end{split}$$

get_low_index(x, T) renvoie le plus petit entier i tel que

$$T_i > x$$
 et $1 \le i \le (T.size() + 1)$



Calcul de la matrice G - I

Algorithm 2 Computation of *G*

```
1: G \leftarrow matrix(0, nrow=(1+M*K), ncol=(1+M*K))
                                                                                       # init of G
 2: G[1,1] \leftarrow T^{\max} - T_{\min}
 3. A \leftarrow K * \delta
                                                                                          # scope
 4: depart \leftarrow get_low_index((T_{min} - A), T)
 5: \beta \leftarrow \text{get\_low\_index}(T^{\text{max}}, T) - 1
 6: for (i in depart:\beta) do
     \mathsf{ti} \leftarrow \mathsf{T[i]}; I_1 \leftarrow \mathsf{neur[i]}
     for (k in (1:K)) do
                                                                  # 1st row and 1st column of G
              x_1 \leftarrow \min(T^{\max}, ti + k \delta)
 g.
              x_2 \leftarrow \max(T_{\min}, ti + (k-1)\delta)
10:
              dx = x_1 - x_2
11:
             if (dx > 0) then
12.
                   G[1,(I_1-1)*K+k+1] += dx
13:
                   G[(I_1-1)*K+k+1,1] += dx
14:
15
              end if
         end for
16:
```

15 / 25

Hawkes et Lasso April 23, 2019

Calcul de la matrice G - II

```
for (j in (low[i]:(i-1))) do
17:
                                                                      # inner part of G. h \neq b
              ti \leftarrow T[i]: l_2 \leftarrow neur[i]
18:
              for (k_1 \text{ in } (1:K)) do
19:
                  for (k_2 \text{ in } (1:K)) do
20:
                       x_1 \leftarrow \min(T^{\max}, ti + k_1 \delta, ti + k_2 \delta)
21:
                       x_2 \leftarrow \max(T_{\min}, t_i + (k_1 - 1)\delta), (t_i + (k_2 - 1)\delta)
22:
23:
                       dx = x_1 - x_2
                       if (dx > 0) then
24:
                            G[(l_1-1)*K+k_1+1,(l_2-1)*K+k_2+1] += dx
25:
                            G[(l_2-1)*K+k_2+1.(l_1-1)*K+k_1+1] += dx
26:
                       end if
27:
                  end for
28:
              end for
29.
         end for
30.
         for (k_1 \text{ in } 1:K) do
31.
                                                                                     \# I_1 == I_2
32.
              x_1 \leftarrow \min(T^{\max}, ti + k_1 \delta)
             x_2 \leftarrow \max(T_{\min}, ti + (k_1 - 1)\delta)
33:
              dx = x_1 - x_2
34:
35:
              if (dx > 0) then
                                                                                # diagonal part
                  G[(l_1-1)*K+k_1+1.(l_1-1)*K+k_1+1] += dx
36:
              end if
37:
```

Calcul de la matrice G - III

```
for (k_2 \text{ in } (k_1+1):K) do
38:
                                                                   # extradiagonal part
                x_2 \leftarrow \max(T_{\min}, ti + (k_2 - 1)\delta)
39:
                dx = x_1 - x_2
40:
                if (dx > 0) then
41:
                     G[(l_1-1)*K+k_1+1,(l_1-1)*K+k_2+1] += dx
42:
                     G[(l_1-1)*K+k_2+1,(l_1-1)*K+k_1+1] += dx
43:
                end if
44:
            end for
45:
46:
        end for
47: end for
48: return G
```

Mise en œuvre

- Code *neuro-stat* existant mais manque de documentation et première version des algos pour calculer *b*, *G* et *d*
- Utilisation de la bibliothèque C++ armadillo dans la nouvelle version
- Intégration dans R a priori simple avec le package RcppArmadillo
- Performances assez semblables entre C++ armadillo seul et RcppArmadillo
- Une variante du calcul de G a été faite, où les indices (k_1, k_2) ont été calculés (pour $G_{(h_1,k_1),(h_2,k_2)}$)
- d pas encore implémenté dans la nouvelle version (plus compliqué)

Temps calcul des matrices pour un exemple

On considère l'intervalle de temps (0,600] et $\sum_{i=1}^{M} \nu_i = 15000$. On a les résultats suivants:

М	ν	$\sum_{i=1}^{M} \nu_{i}$	spike num-	Elapsed	Elapsed	neuro-stat
		i=1	ber per	time for	time for	time
			neuron on	G (our	b (our	
			(0,600]	method)	method)	
100	150	15000	90000	1243.33	125.935	1188.961
200	75	15000	45000	1247.23	128.933	2302.629
500	30	15000	18000	1998.98	129.578	5521.465
1000	15	15000	9000	3049.78	190.101	10468.655

Table: Temps calcul pour $\sum_{i=1}^{M} \nu_i = 15000$



Hawkes et Lasso April 23, 2019 19 / 25

Temps calcul des matrices

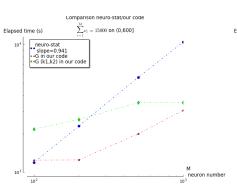


Figure: Comparaison des temps calcul pour *G* (loglog)

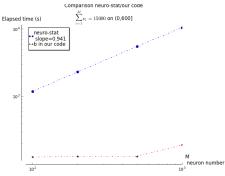


Figure: Comparaison des temps calcul pour *b* (loglog)

Calcul de d: matrice μ_2 et vecteur μ_A

- d et μ_2 sont des matrices de taille (1+MK)-by-M (comme b)
- μ_A est un vecteur de taille (1+MK)
- On pose $\gamma = 3$ et $c_{log} = \log((1 + MK)M)$

•

$$d_r = \sqrt{2\gamma \, c_{log} \, \mu_{2r}} + rac{\gamma}{3} c_{log} \, \mu_A, \, \, \forall r \in \llbracket 1, 1 + MK
rbracket$$

• Partie spontanée pour le neurone r dans μ_2

$$(\mu_2)_{spont}^r = \int_{T_{min}}^{T^{max}} dN_t^r$$

Contribution du neurone / sur r, pour la boîte (bin) k

$$\begin{array}{lcl} (\mu_2)_{(I,k)}^r & = & \int_{T_{\min}}^{T^{\max}} \left(\psi_t^I(\varphi_k)\right)^2 \, dN_t^r \\ (\mu_A)_{spont} & = & 1, \quad (\mu_A)_{(I,k)} = \sup_{t \in (T_{\min}, T^{\max}]} |\psi_t^I(\varphi_k)| \end{array}$$

◆ロト ◆部ト ◆差ト ◆差ト を めるぐ

Solveurs Lasso

- lassoshooting (R)
- LARS dans scikit-learn, mlpack
- Spams
- code inclus dans neuro-stat

Pour chaque neurone, il faut un résoudre un problème du Lasso, à savoir trouver $a_r \in \mathbb{R}^{\dim}$, où b_r et d_r représentent la r-ième colonne de b et d, respectivement,

$$\dim = M\,K + 1$$
 trouver $\arg\min_{a_r \in \mathbb{R}^{\dim}} \ \frac{1}{2} a_r^T G a_r - b_r^T a_r + d_r^T |a_r|$

 a_r est la r-ième colonne de la matrice a de dimension dim-by-M.



22 / 25

Hawkes et Lasso April 23, 2019

lasso_shooting algorithm

Algorithm 3 lasso_shooting

Usage: lasso_shooting(G, b, d, a_0 , nitmax=10000, eps=1e-8)

- 1: $M \leftarrow ncol(b)$
- 2: $Dim \leftarrow nrow(b)$
- 3: $a \leftarrow matrix(nrow=Dim, ncol=M)$ # array containing Lasso solutions
- 4: nit ← vector(length=M, mode='numeric') # array containing iteration number
- 5: **for** (r in 1:M) **do**
- 6: $a[,r] \leftarrow lasso_shooting1(G, b[,r], d[,r], a_0, nitmax, eps) # a[,r] is of dimension Dim$
- 7: end for
- 8: return a, nit

lasso_shooting algorithm

lasso_shooting1 permet de résoudre un seul problème du Lasso dans \mathbb{R}^{dim} .

Algorithm 4 lasso_shooting1

21: return a. nit

```
Usage: lasso_shooting1(G, b, d, a<sub>0</sub>, nitmax=10000, eps=1e-8)

 Dim ← length(b); a ← a<sub>0</sub>; aold ← a

                                                                           # to define aold
 2: J ← (function(a) 1/2*t(a)*G*a - t(b)*a + d*abs(a))
 3: while (((|J(a) - J(aold)| > eps) \& (nit \le nitmax)) | (nit==0)) do
         aold ← a
 4.
        for (i in 1:Dim) do
             S \leftarrow G[i,] * a - G[i,i]*a[i] - b[i]
             if (G[i,i] \leq 0) then
 7:
                 warning ('unexpected value for G(i,i)!')
 8:
             end if
 9:
             if ((-S - d[i]) > 0) then
a[i] \leftarrow \frac{-S - d[i]}{G[i, i]}
10:
11:
             end if
12.
             if ((-S + d[i]) < 0) then
13:
                 a[i] \leftarrow \frac{-S' + d[i]}{G[i,i]}
14:
             else
15:
                 a[i] \leftarrow 0
16:
17:
             end if
18-
         end for
         nit \leftarrow nit+1
19.
20: end while
```

Perspectives

- Mise en œuvre du calcul de d
- Algo de Lasso shooting à améliorer (si G non sdp)
- Initialisation du lasso shooting
- Implémenter active set method
- Exemples de validation complets