			_		
Numéro binome	Email	Nom	Prenom	Numéro de projet	Colonne1
12		Adda	Remy	1.4	
13	ammarhoussem97@gmail.com	Ammar	Houssem	3.2	
55	amsami97@gmail.com	Amrani	Sami	Autre	N-BEATS: Neural basis expansion analysis for interpretable time series forecasting
21	apavou.clement@outlook.fr	Apavou	Clement	5.8	
3	amine.assouel@ens-paris-saclay.fr	Assouel	Amine	5.6	
30		Athènes	Gabriel	6.5	
8	yanisbakh@gmail.com	Bakhtaoui	Yanis	1.5	
26	killian.bakong-epoune@eleves.enpc.fr	Bakong	Killian	2.4	
60	saifedinebarkia@gmail.com	BARKIA	Saifeddine	A choisir	Appliquer les métriques de Precision and Recall en vue de la détection d'anomalies dans des Timeseries.
1	romybeaute.univ@gmail.com	BEAUTÉ	Romy	1.7	
55	hamdi.belhadjhassine@ensae.fr	Bel Hadj Hassine	Hamdi	Autre	N-BEATS: Neural basis expansion analysis for interpretable time series forecasting
56	assine.bel-khayat-zouggari@eleves.enpc. BI		Yassine	A choisir	Finance, Models and Representation Learning
21	younesbelkada@gmail.com	Belkada	Younes	5.8	· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·
46	gabriel.belouze@ens.psl.eu	Belouze	Gabriel	A choisir	Un article sur une méthodes de modélisation (comme la SSA ou l'apprentissage de dictionnaires) avec une partie d'implémentation
3	hatim.benchaaboun@student-cs.fr	Benchaaboun	Hatim	5.6	Communication and meaning and meaning and an approximation and parties and par
64	oussama.benmassaoud@student-cs.fr	Benmassaoud	Oussama	A choisir	Change-Point / Anomaly Detection
53	tariq.berrada@student-cs.ft	Berrada Ifriqi	Tariq	A choisir	Changes that Anomaly Detection  dictionnary learning - classical methods vs deep learning for modeling time series
14	timothee.blondiaux@gmail.com	Blondiaux	Timothée	6.7	alcounting - counting - could method to deep learning for inducing time series
13	sergio.bossou@polytechnique.edu	Bossou	Sergio	3.2	
59		Bossou			Models and representation learning feature extraction with door learning
64	yacinebouaouni1998@gmail.com		Mohamed Yacine Yassine	A choisir	Models and representation learning, feature extraction with deep learning
	yassine.boujerfaoui@student-cs.fr	BOUJERFAOUI		A choisir	Change-Point / Anomaly Detection
19	theophile.bousquet@mines-paristech.fr	Bousquet	Théophile	5.7	Figure 4 DTW4 of the county data for death of the county
61	rafael.brutti@telecom-paris.fr	Brutti	Rafaël	A choisir	Finance, use of DTW for finding anomaly, detection de pattern ou du forecasting.
16	antoine.cadiou@ens-paris-saclay.fr	CADIOU	Antoine	3.3	
7	arthur.cahu@gmail.com	Cahu	Arthur	3.4	
43	arthur.calvi@ens-paris-saclay.fr	CALVI	Arthur	A choisir	Détection des phases du sommeil dans les EEG ou détection de problèmes cardiaques dans les ECG. (un peu comme le projet 2.1)
34		Cances	Adrien	1.3	
19		Caron	Paul	5.7	
26	loick.chambon@eleves.enpc.fr	CHAMBON	Loïck	2.4	
11	enguerand.chary@gmail.com	Chary	Enguérand	Autre	Differentiable Divergences Between Time Series
33	mclautrier98@gmail.com	Clautrier	Mathis	A choisir	Session 3/6
15	bapt.collet@gmail.com	Collet	Baptiste	6.8	
28	philippinecordelle@gmail.com	Cordelle	Philippine	Autre	Developing multi-component dictionary-based sparse representationfor automatic detection of epileptic EEG spikes
47	margot.cosson@eleves.enpc.fr	COSSON	Margot	Autre	Forecasting Time Series with VARMA : Recursions on Graphs
63	shani.dahan@dauphine.eu	Dahan	Shani	A choisir	Nous sommes interessées par l'apprentissage des effets de traitements médicaux à travers le temps
4	ramzi.dakhmouche@ens-paris-saclay.fr	Dakhmouche	Ramzi	1.6	
50	maxime.derichaud@student-cs.fr	de Richaud	Maxime	A choisir	Marchés financiers, détection d'évènements rares / anomalies
49	charles.deshors@eleves.enpc.fr	Deshors	Charles	A choisir	Détection d'anomalies
43	abiola.tresor@yahoo.fr	DJIGUI	Abiola	A choisir	Détection des phases du sommeil dans les EEG ou détection de problèmes cardiaques dans les ECG. (un peu comme le projet 2.1)
39	celia.doclot@telecom-paris.fr	Doclot	Célia	5.10	
17	drouhet.j@gmail.com	DROUHET	Julien	2.2	
37	shikang.du@ip-paris.fr	Du	Shikang	A choisir	Dictionary learning or graph learning on financial data
41	5 311	Durif	Anne	1.2	
2	gregoire.dutot@polytechnique.edu	Dutot	Grégoire	5.3	
18	jean.el-khoury@polytechnique.edu	El Khoury	Jean	2.3	
29	moussa.el.ouafi0@gmail.com	EL OUAFI	Moussa	4.7	
1	dina.el-zein@ens-lyon.fr	El Zein	Dina	1.7	
57	elkadiri.salah@gmail.com	ELKADIRI	Salaheddine	A choisir	Détection de motifs et anomalies en données financières/économiques
48	soufiane.faf@gmail.com	Fafe	Soufiane	A choisir	Detection de initial et antimetes en connect inancieres/economiques anomaly detection, feature extraction anomaly detection, feature extraction anomaly detection, feature extraction
20	lambert.fatoux@eleves.enpc.fr	Fatoux	Lambert	5.9	anonal account, realize ovarcotori
53	geraud.faye@student-cs.fr	Faloux	Géraud	A choisir	dictionnary learning - classical methods vs deep learning for modeling time series
44	rphl.fdz@gmail.com	Fernandez	Raphaël	4.2	MONOTHERY CONTINUE CONSIDER HIGHINGS TO GOOD FORTHING FOR HIGGOINGS
40	. 00				
7	bernardo.torres@telecom-paris.fr	Ferreira Torres	Bernardo	5.2	
•	orso.forghieri@gmail.com	Forghieri	Orso	3.4	Done I againg is Fashing outseting and ashatism
31	carla.geara@telecom-paris.fr	Geara	Carla	A choisir	Deep Learning in Feature extraction and selection
45	eya.ghamgui@telecom-paris.fr	Ghamgui	Eya	2.5	Ce n'était pas votre choix, mais il y a beaucoup de méthodes de scoring de features dans cet article : dites moi si ça vous convient
31	kgiraldo@telecom-paris.fr	Giraldo	Kevin	A choisir	Deep Learning in Feature extraction and selection
10	theo.gnassounou@ens-paris-saclay.fr	Gnassounou	Theo	3.1	
2	alexis.groshenry@gmail.com	Groshenry	Alexis	5.3	
11	samuel.gruffaz@ens-paris-saclay.fr	Gruffaz	Samuel	Autre	Differentiable Divergences Between Time Series
17	timotheeguy1@gmail.com	Guy	Timothée	2.2	

58	celinehajjar98@gmail.com	Hajjar	Celine	A choisir	feature extraction, anomaly detection, supervised learning for health data
48		Hssein	Mohammed	A choisir	anomaly detection, feature extraction
35	nicolas.huynh99@gmail.com	Huynh	Nicolas	2.5	Ce n'était pas votre choix, mais il y a beaucoup de méthodes de sélection de features non supervisées dans cet article : dites moi si ça vous convient
52	xavierjimenezp@gmail.com	Jimenez	Xavier	4.1	
9	lenajoyeux06@gmail.com	joyeux	léna	6.3	
24	kamil.akesbi@ens-paris-saclay.fr	Kamil	Akesbi	4.8	
29	zouhair.khatouri@polytechnique.edu	KHATOURI	Zouhair	4.7	
6		Khribch	El Mahdi	Autre	Recurrent Neural Networks for Multivariate Time Series with Missing Values.
61	florian.lamalle@telecom-paris.fr	Lamalle	Florian	A choisir	Finance, use of DTW for finding anomaly, detection de pattern ou du forecasting.
56	j.landais3@gmail.com	LANDAIS	Jean	A choisir	Finance, Models and Representation Learning
9	khaled.larbi@ensae.fr	LARBI	Khaled	6.3	
27	f.le-bronnec@student-cs.fr	Le Bronnec	Florian	4.5	
33	<u> </u>	Letzelter	Victor	A choisir	Session 3/6
27	loison.antonio@hotmail.com	Loison	Antonio	4.5	- Colonia (Colonia Colonia Col
8	antoine.luciano@dauphine.eu	Luciano	Antoine	1.5	
35	victorluo98@gmail.com	Luo	Victor	2.5	Ce n'était pas votre choix, mais il y a beaucoup de méthodes de sélection de features non supervisées dans cet article : dites moi si ça vous convient
23				5.1	A discuter avec Charles
23	tanguy.magne@minesparis.psl.eu	Magne	Tanguy Loïc	5.1	A discuter avec Charles
6	loic.magne@outlook.com	Magne marouf	Imad Eddine	Autre	A UISCORE AVEC CHAIRES A UISCORE REVENTE OF MULTIVARIATE TIME Series with Missing Values.
	imad.marouf@ip-paris.fr				Recurrent Neural Networks for Multivariate Time Series with Missing Values.
5	alexandre.marthe@ens-lyon.fr	Marthe	Alexandre	2.1	
32	victor.martinez@eleves.enpc.fr	Martinez	Victor	A choisir	Données financières
50	felix.marty@mines-paristech.fr	Marty	Félix	A choisir	Marchés financiers, détection d'évènements rares / anomalies
62	hamza.meddeb@telecom-paris.fr	Meddeb	Hamza	A choisir	Representation Learning ( Recent Techniques that could be used to learn a dictionnary or extract patterns from a squential data)
40	raphael.mendes@ip-paris.fr	Mendes	Raphael	5.2	
45	siwar.mhadhbi@telecom-paris.fr	Mhadhbi	Siwar	2.5	Ce n'était pas votre choix, mais il y a beaucoup de méthodes de scoring de features dans cet article : dites moi si ça vous convient
42	florent-j.michel@laposte.net	Michel	Florent	1.1	
15	crlmiras@gmail.com	Miras	Cyril	6.8	
36	enguerrand.monard@student-cs.fr	Monard	Enguerrand	5.4	
4	gabriel.moryoussef@gmail.com	Moryoussef	Gabriel	1.6	
42	haithem.mouldi.hm@gmail.com	MOULDI	Haithem	1.1	
51	ngoducthinh.224@gmail.com	Ngo	Duc-Thinh	A choisir	Change-Point and Anomaly Detection, Models and Representation Learning
10	nicolas.nguyen@etu.emse.fr	NGUYEN	Nicolas	3.1	
51		Nguyen	Quang-Anh	A choisir	Change-Point and Anomaly Detection, Models and Representation Learning
25	naxence.noble-bourillot@polytechnique.ed	Noble-Bourillot	Maxence	4.9	
60	aymane.nohair@polytechnique.edu	Nohair	Aymane	A choisir	Appliquer les métriques de Precision and Recall en vue de la détection d'anomalies dans des Timeseries.
46	clement.ogier@ens.fr	Ogier	Clément	A choisir	Un article sur une méthodes de modélisation (comme la SSA ou l'apprentissage de dictionnaires) avec une partie d'implémentation
37	angelo.ortiz.tandazo@ens.psl.eu	Ortiz	Angelo	A choisir	Dictionary learning or graph learning on financial data
49	fouhaichi@hotmail.fr	Ouhaichi	Firas	A choisir	Détection d'anomalies
24	lucie.perrin@ensta-paris.fr	Perrin	Lucie	4.8	Solution and animalian
34	aurelien.pion@eleves.enpc.fr	Pion	Aurélien	1.3	
20	florentin.poucin@eleves.enpc.fr	POUCIN	Florentin	5.9	
54	mohamed.qabel@ens-paris-saclay.fr	Qabel	Mohamed Aymen	6.2	
58	monamed.qabei@ens-pans-saday.ff	Quentin	Jean	A choisir	feature extraction, anomaly detection, supervised learning for health data
41	amina rahbi09@amail.com	Rabhi	Amine	1.2	томино однавления исполняту ветечноги повтять по повит чака
59	amine.rabhi98@gmail.com	Rekbi		A choisir	Models and representation learning feature extraction with door learning
59	faycal.rekbi@gmail.com	REVOL	Fayçal Sacha	A choisir 4.1	Models and representation learning, feature extraction with deep learning
36	sacha.revol1@outlook.fr		Sacna Marius	5.4	
	marius.roger@outlook.fr	Roger			
30	Btroussel@gmail.com	Roussel	Benoit	6.5	
28	raphael.rozenberg@ens.fr	Rozenberg	Raphaël	Autre	Developing multi-component dictionary-based sparse representationfor automatic detection of epileptic EEG spikes
57	iliassaghir@live.fr	SAGHIR	ILIAS	A choisir	Détection de motifs et anomalies en données financières/économiques
18		Sander	Tom	2.3	
25	antoinesnpf@gmail.com	Schnepf	Antoine	4.9	
12	sebagilana@gmail.com	sebag	ilana	1.4	
22	fred.serfati@polytechnique.edu	Serfati	Fred	4.1	
39	jeremysroussi@hotmail.fr	Sroussi	Jérémy	5.10	
14	tanguy.eloi@gmail.com	Tanguy	Eloi	6.7	
16	arthur.trehet@gmail.com	Trehet	Arthur	3.3	
44	paul-louis.venard@eleves.enpc.fr	Venard	Paul-Louis	4.2	
5	nina.vesseron@ens-lyon.fr	Vesseron	Nina	2.1	
38	theo.vincent@eleves.enpc.fr	VINCENT	Théo	Autre	Unsupervised offline changepoint detection ensembles.
	theo.vincent@eleves.enpc.fr szirah99@gmail.com	VINCENT Zirah	Théo Shana	Autre A choisir	Unsupervised offline changepoint detection ensembles.  Nous sommes interessées par l'apprentissage des effets de traitements médicaux à travers le temps