



Stage Cool

GANZA Mykhailo
M2 GEII

Développement d'un outil d'exploration des séries temporelles provenant de différentes sources

Remerciements

Introduction

Table des matières

Introduction.....	3
Chapitre 1 : Présentation.....	5
1 Présentation de l'entreprise.....	5
2 Présentation de contexte de stage.....	5
2.1 IoT.....	5
2.2 Analyse des données.....	6
Chapitre 2 : Étude de problématique.....	7
1 Objectif initial.....	7
2 Étude initial.....	8
2.1 Séries temporelles.....	8
2.2 Problématique.....	8
2.3 Première palier.....	9
3 Première approche.....	10
3.1 Module unique.....	10
3.2 Problématique.....	11
4 Exploration des donnés.....	12
5 DC.js.....	13
5.1 Crossfilter.js.....	13
6 Deuxième palier.....	13
7 Concrétisation de l'objectif.....	13
Chapitre 3 : Travail réalisé.....	14
1 Module d'exploration.....	14
1.1 Choix technologiques.....	14
1.2 Première approche.....	14
1.3 Fonctionnalités réalisées.....	14
1.4 Problèmes rencontrées, futur évolutions.....	14
2 Outil de visualisation.....	14
2.1 Choix technologiques.....	14
2.2 Bibliothèques de visualisation.....	14
2.3 Fonctionnalités réalisées.....	14
2.4 Problèmes, futurs évolutions.....	14
Chapitre 4 : Bilan de stage.....	14
Bibliographie.....	14

Chapitre 1 : Présentation

1 Présentation de l'entreprise

Présenter Maya

2 Présentation de contexte de stage

2.1 IoT

IoT, Internet of Things, (internet des objets, objets connectées) est une extension d'internet classique (« un réseau des réseaux ») vers le monde physique grâce aux systèmes embarquées. La plupart des temps ces systèmes réalisent l'acquisition des données de leur environnement qui sont ensuite partagées via réseaux. L'exemple d'un objet connecté peut être un moniteur de fréquence cardiaque, ou un capteur de luminosité connecté, smartphone, etc. Peu importe quel équipement électronique ayant une adresse IP, et la possibilité d'échanger des données via réseau, peut être considéré comme un acteur dans l'IoT.

Le concept de connexion à internet des équipements électroniques pour fournir certaines données est apparu pour la première fois à 1982 à l'Université Carnegie-Mellon (états-Unis). Il s'agisse d'un bricolage de distributeur de Coca Cola pour sonder à distance (via réseau APRANET) la présence (ou absence) et la température des bouteilles de coca dans la machine¹. Ensuite, depuis les années 1999 le domaine des objets connectés à commencé de prendre d'ampleur avec la présentation par Bill Joy (Unix BSD) d'un protocole de communication D2D (Device to Device) : un réseau des capteurs qui vont « fusionner les systèmes embarquées avec la vie quotidienne »². En même année le terme « Internet of Things » a été inventée par Kevin Ashton³. Un autre événement important dans l'histoire d'IoT est la création en 2005 d'une carte Arduino, qui avait beaucoup d'impact sur les objets connectés⁴, surtout pour les amateurs de domotique. Depuis les années 2013 le marché d'IoT est en pleine expansion avec la croissance grandiose des smartphones, montres connectés, capteurs cardiaques, différentes sortes des objets « smart » ayant une connexion internet. Et de plus en plus des acteurs principales d'industrie numérique (Google, Samsung, etc) participent pour apporter des innovation et gagner une marge de ce secteur.

Les objets connectés ont pénétrées différentes domaines remplissant divers tâches. Les plus notables sont la médecine (« santé connectée ») où les objets connectés sont utilisées pour le monitoring en temps réel des indices de santé d'un patient. Un autre domaine important d'IoT est la domotique, avec toute une panoplie des capteurs de luminosité, vidéosurveillance, frigos

¹ https://www.cs.cmu.edu/~coke/history_long.txt

² <https://www.technologyreview.com/s/404694/etc-bill-joys-six-webs/>

³ <http://www.rfidjournal.com/articles/view?4986>

⁴ <http://www.forbes.com/sites/gilpress/2014/06/18/a-very-short-history-of-the-internet-of-things/3/#540eb98143c5>

connectées, etc. Un autre exemple d'application des objets connectés sont les capteurs environnementaux, qui observent l'état de certaines grandeurs physiques (qualité de l'eau, indices de séisme) pour un but préventif et protection d'environnementalement.

Vue le nombre des applications possibles et la quantité des objets connectés actuel (6.4 milliard objets prévus pour 2016⁵) une des évolutions logiques est la standardisation d'IoT. Sachant que le principe même de fonctionnement d'internet est basé sur l'utilisation des mêmes protocoles standards par toutes les équipements, les objets connectés pour être considéré comme des vrais « objets d'internet », doivent être standardisés, et être capables de se parler entre eux. Actuellement la communication des objets connectés est basée sur les protocoles définis et standard comme TCP/IP, HTTP, etc. Mais au dessous des protocoles connus, dans une couche des données métier, le protocole de communication entre les objets connectés n'est pas du tout homogène d'une solution à autre. Les protocoles de niveau le plus haut sont différents d'une solution à autre et sont très homogènes. Par exemple, la nature des données échangées par un réseau des capteurs de luminosité et une infrastructure des frigos connectés est complètement différente. Il y a un besoin d'un langage standard pour toutes les objets connectés, malgré le fournisseur, puissent se parler entre eux. Une des avancées dans cet domaine est le système EPC⁶, qui en perspective pourra être utilisée comme une base commune pour développer un tel langage universel.

Il est important de préciser que l'IoT ne correspond pas à une seule technologie, il s'agit plutôt d'un système des systèmes, une infrastructure des plusieurs tiers. Et comme les objets connectés sont en plein développement, la panoplie des secteurs pour R&D est très vaste : développement des microprocesseurs et cartes spécifiques (ex : Intel Edison), différentes sortes des capteurs miniaturisés (ex : accéléromètre, thermomètre etc), solutions middleware, sécurité des données, etc. Une des autres aspects importantes de l'IoT est l'analyse de données acquises.

2.2 Analyse des données

L'aspect d'analyse des données dans l'IoT prend de plus en plus d'ampleur. Les informations acquises ont beaucoup de valeur, car ils peuvent être analysés afin de tirer des indices importants pour la prise des décisions stratégiques pour l'entreprise. Par exemple, clôturer l'utilisation des certaines cellules dans un réseau des capteurs de luminosité à cause de la puissance négligée mesurée. Dans ce cas il est possible d'analyser les données manuellement : il suffit juste d'analyser toutes les relevés. Aussi, un module d'analyse des données peut faire une partie d'un produit final. Par exemple la détection de chute de rythme cardiaque mesurée par un montre connectée d'un patient.

Si on voudra concevoir un système automatisé d'analyse des données pour l'IoT on sera face aux trois problèmes les plus pertinentes: volume, approche, et l'hétérogénéité des types de stockage et formats. Vue la quantité

⁵ <http://www.gartner.com/newsroom/id/3165317>

⁶ https://fr.wikipedia.org/wiki/Code_produit_%C3%A9lectronique

des objets connectées et haute fréquence des mesures effectuée, une dimension des données acquies peut être assez volumineux. De se fait l'IoT se pose fortement sur les pratiques de Big Data pour la gestion des énormes massives des données. Une autre point problématique est le choix d'approche. C'est une question de recherche d'un algorithme le plus adaptée pour tirer les conclusions nécessaires, à partir d'une ensemble des données acquies. Il s'agit d'un domaine des statistiques, l'utilisation des classificateurs, recherche des trends, étude de similitude , etc. Ces techniques sont très souvent utilisé dans l'IoT pour but de l'exploration des données.

La dernière problématique, ou si on va se mettre dans un contexte d'un outil automatisé d'analyse des données, une point à considérer, est la diversité des formats et façons de stocker les données. Comme on a vu dans un chapitre précédent, le marché des objets connectées actuel se pose sur les protocoles commun de communication, mais pas jusqu'au point d'utiliser le format des données standard, c'est-à-dire même pour toutes les types des objets connectées. Pour avoir plus des exemples sur les formats des données, cf chapitre suivante. Cela se complexifié aussi par le fait que les domaines d'utilisation d'IoT sont très variées, et pour chaque cas d'utilisation la nature des données métiers sera complètement différente.

Cet heterogenite se complexifie encore plus par l'utilisation des différentes outils de stockage : souvent les données sont stockées dans les bases des données relationnelles (comme MySQL, Oracle), ou les bases des données orientées document (MongoDB, Couchbase), qui sont de plus en plus utilisée vu leur structure des données flexible. Rien n'empêche d'utiliser les fichiers texte (JSON, CSV, ARFF), ou d'autres formats rares ou exotiques (photos, fichiers binaires, etc).

La question de multitude des formats et types de stockage est importante à résoudre, si on veut concevoir un outil automatique **et generique** d'analyse des données, car cet outil doit pouvoir accéder à plusieurs types de stockage et lire les données de structure variable.

Chapitre 2 : Étude de problématique

1 Objectif initial

Des le début, l'objectif de stage est le suivante :

« Concevoir un outil de l'exploration des relations entre les données ayant une nature différente provenant de sources différentes »

Il s'agit d'un application qui sera capable de faciliter l'exploration des relations entre les données qui ont été générées par les sources différents. Par exemple, comparer l'évolution d'une mesurée horaire de la température dans une pièce avec les relevés de la température venant d'un site terminologique.

La problématique posée est vaste parce que les données de diferentes sources peuvent avoir des instant de mesure différent, les stockages varie, le

format différent. L'application doit pouvoir gérer cette nature hétérogène des données.

Les concepts « exploration des données » et « relation entre les données » sont à définir par stagiaire. Une seule contrainte à suivre est que l'outil doit pouvoir travailler avec au moins deux types de stockage : les bases de données MongoDB et MySQL. Bien sûr le format et la structure des données n'est pas imposée. Aucune autre indice n'est pas présentée.

Cela revient à stagiaire de choisir les technologies les plus adoptées pour résoudre la problématique posée, définir le cahier de charges de l'application. Vu la nature générique de l'objectif, le stagiaire est amené à explorer la problématique posée, afin de définir les frontières et spécificités nécessaires pour apporter une solution satisfaisante.

2 Étude initial

Le premier milieu de recherche était une étude de façon de sauvegarde des observations par les objets connectés (et les observations en général). Il s'agit des séries temporelles.

2.1 Séries temporelles

Une série temporelle, ou une série chronologique, est une suite des valeurs numériques qui évolue suivant le temps. La plupart du temps les séries temporelles sont représentées par un ensemble des associations clé-valeur avec une clé-valeur spécifique d'horodatage qu'on appelle timestamp.

La plupart du temps les objets connectés observent l'évolution de certaines grandeurs physiques au fil du temps. Du coup l'utilisation des séries temporelles dans l'IoT est adaptée : chaque observation est accompagnée d'un timestamp avec le temps de prise de mesure. Il faut préciser bien sûr, qu'il s'agit des domaines d'application où l'utilisation des séries temporelles est optimale, par exemple, pour une caméra de vidéosurveillance connectée l'utilisation de ce type d'organisation des données ne sera pas vraiment adaptée et naturelle.

2.2 Problématique

Comme il était dit dans un chapitre précédent, les formats des données et les types de stockage peuvent être différents. Par exemple voici une même série temporelle, mais présentée par différents stockages comme les fichiers JSON (à gauche) et CSV (à droite) :

<code>"year","flows_colorado"</code>	<code>[</code>	<code>{"year": 1911, "flows_colorado": 18.11},</code>
<code>"1911",18.11</code>		<code>{"year": 1912, "flows_colorado": 21.07},</code>
<code>"1912",21.07</code>		<code>{"year": 1913, "flows_colorado": 15.77},</code>
<code>"1913",15.77</code>		<code>{"year": 1914, "flows_colorado": 24.17},</code>
<code>"1914",24.17</code>		<code>{"year": 1915, "flows_colorado": 14.71}</code>
<code>"1915",14.71</code>	<code>]</code>	

Où on peut imaginer un cas où les conteneurs sont identiques, mais la structure des données et le format ne sont pas les mêmes :

<code>"year","flows_colorado"</code>	<code>"y","f"</code>
<code>"1911",18.11</code>	<code>"1911-01-01T00:00:00.000Z",18.11</code>
<code>"1912",21.07</code>	<code>"1912-01-01T00:00:00.000Z",21.07</code>
<code>"1913",15.77</code>	<code>"1913-01-01T00:00:00.000Z",15.77</code>
<code>"1914",24.17</code>	<code>"1914-01-01T00:00:00.000Z",24.17</code>
<code>"1915",14.71</code>	<code>"1915-01-01T00:00:00.000Z",14.71</code>

Dans un exemple à droite on peut voir une autre problématique mineure qui se pose, et peut être rencontrée lors de la gestion des séries temporelles : le format de timestamp est aussi variable. La plupart du temps le timestamp suit un format standard ISO8601, ou souvent on utilise un timestamp unix : le nombre des secondes écoulées depuis le 1er janvier 1970. Mais de temps en temps le format de temps peut être spécifique, par exemple dans le cas d'une série temporelle avec les mesures mensuelles de niveau de précipitation.

2.3 Première palier

Issue de cette étude initiale on a un invariant de base sur lequel l'outil d'exploration des données peut se fonder : on travaille uniquement avec les séries temporelles car c'est une façon naturelle de stocker les mesures. C'est qui implique, par la définition des séries temporelles, que l'application va fonctionner seulement avec les datasets ayant les caractéristiques suivantes :

- chaque échantillon d'une série temporelle doit être accompagné par un seul timestamp
- chaque échantillon doit avoir au moins un attribut associé (mesure)
- les timestamps doivent suivre un ordre chronologique

Bien sûr, même si les séries temporelles sont une façon très répandue de stockage des observations, il peut y avoir d'autres solutions pour organiser les données. Évidemment ces formats spécifiques ne seront pas acceptés par l'application. Mais le choix de se concentrer sur les séries temporelles est argumenté par :

- pour arriver à un outil réel, il faut spécifier ces fonctionnalités
- c'est une façon d'organiser les données largement répandue

- est compatible avec MayaNet

Issue de cet étude initial on a un pierre d'angle commun pour toutes les types de stockage et formats possibles: les données sont représentée par les séries temporelles.

3 Première approche

3.1 Module unique

De le début un outil à développer était vu comme un seul unité de traitement, qui en entre peut recevoir des séries temporelles provenant de différents types de stockages et format différent, et en sortie pourra fournir, sous un certain format, les indicateurs caractérisant les données. Et si'il le faut, les indices caractérisant les relations entre les données.

Gardant cet idée dans la tête, la première tentative pour répondre à une problème a était proposée. Elle était écrit sous Java, utilisée Morphia, et travaillée avec MongoDB.

MongoDB

Le choix de MongoDB comme un type des stockage est argumenté par le fait que c'est une base des données orientée document, et par rapport les bases de données relationnelles, MongoDB permet d'avoir un format flexible des données. En quelque sorte, MongoDB était considérée comme une solution pour la problématique de gestion de plusieurs formats, car elle ne nécessite pas la structure des données rigide.

Aussi, MongoDB est une base de données sur laquelle MayaNet vise de migrer en future (encore une fois, à cause de dynamisme de format). Cet base de données est en perspective un seul et unique type de stockage utilisée par MayaNet.

Java

L'utilisation de Java comme une langage de programmation a était aussi influencé par MayaNet car elle utilise Kura⁷. Kura est un framework Java « basé sur OSGi pour les applications M2M s'exécutant dans les passerelles de services »⁸. Il s'agit d'un solution logicielle faisant un intermédiaire entre réseau filaire (ou sans fil) des objets connectées (capteurs, etc) attachés à un concentrateur et un réseau local (ou l'internet).

Donc, en se basant sur le principe que l'outil qu'on vise à développer, sera utilisée (ou pourra servir) pour MayaNet, l'utilisation de Java semble appropriée.

Morphia

Encore une fois, l'utilisation de Morphia était argumenté pour être compatible avec MayaNet. MayaNet utilise les objets POJO pour les données métiers. POJO (Plain Old Java Object) est un simple classe Java, qui par rapport aux JavaBeans, ne suis pas des conventions strictes.

⁷ <http://www.eclipse.org/kura/>

⁸ <http://www.electronique-mag.com/article8518.html>

Morphia est un wrapper de driver Java pour MongoDB qui s'en sert des POJO (en ajoutant quelques annotations) pour communiquer avec une base de données. Morphia est un couche d'abstraction de MongoDB qui facilite beaucoup l'interface entre les objets métier et la base des données.

L'idée derrière l'utilisation de Morphia est que pour peu importe quel type d'objets connecte que MayaNet pourra servir, il faudra créer des objets métiers (des POJO). Donc, comme les POJO sont créés dans toutes les cas, pour toutes « things », un outil automatisé d'analyse des données pourra utiliser Morphia comme une interface entre peu importe quel format des objets métiers, et la base des données.

Du coup, l'utilisation de Morphia est vue comme une réponse à une problématique de multitude des formats des données. Car par la suite, chaque format sera défini dans les POJO, et Morphia offre de façon universelle (même pour toutes les POJO) d'écriture et lecture dans la base des données MongoDB.

Récapitulatif

La première tentative naïve de répondre à une problématique posée est largement inspirée par les choix technologiques de MayaNet, pour un but d'être compatible avec la dernière. C'est une application qui est capable de travailler avec les formats des données différentes grâce à l'utilisation de Morphia et MongoDB. Le but d'une étape de développement qui devez suivre est d'englober cet l'application existante par une couche de traitement des données qui sera aussi uniforme pour toutes les formats possibles des données.

3.2 Problématique

Le première approche de développer un outil d'analyse des données a permit de se familiariser avec la problématique de multitude des formats et avoir une première initiation à les données réels. Mais la solution proposée n'était pas du tout satisfaisante à cause des plusieurs choses.

Tout d'abord, l'utilisation de Java. L'objectif initial l'imposée pas la compatibilité avec MayaNet, c'était une décision de stagiaire de partir vers une solution qui sera a priori compatible. De plus, MayaNet utilise Kura (et donc Java) pour les couches très bases de communication entre les objets connectés, concentrateur, l'IHM. Par contre l'application qu'on vise à développer doit servir l'utilisateur pour explorer les données, et donc elle se place logiquement dans une couche plus haut, loin des objets métiers de MayaNet.

Une autre problème évidente de première approche c'est le non respect d'une seule consigne imposée : l'utilisation d'au moins deux types de stockages : MongoDB et MySQL. Morphia est utilisable seulement avec MongoDB. Par contre il existe une DAO (un outil d'abstraction des données comme Morphia) Hibernate OGM, qui permet de travailler avec MongoDB et MySQL, mais les POJO ne seront pas interchangeables entre les deux⁹. Donc cet approche à résoudre la problématique de multitude des formats et stockages n'est pas valable.

⁹ <http://hibernate.org/ogm/faq/>

Mais la conclusion très importante issue de cet première approche, est une réflexion de façon comment l'utilisateur pourrai explorer les données, et surtout, les relations entre les données. Cet fonctionnalité n'a pas était rajouté à cet premier application parce que, évidemment, l'application ne correspond vraiment à l'objectif posée, mais encore une fois, elle a permit d'initier la recherche des solutions pour offrir la possibilité d'explorer les données.

4 Exploration des données

Tout d'abord, l'étendue de terme « exploration des données » n'est pas vraiment précisée dans l'objectif initial. Il peut s'agir d'utilisation des techniques statistiques, ou juste simple visualisation par une table, c'est qui est aussi une manière d'exploration des données sous forme des valeurs numériques. Il va falloir fixer un sens concret pour se terme afin d'apporter une solution réel. En fait, la question est est-ce que l'outil qu'on vise à développer va posséder des techniques avancées de mâtchage des données pour y tirer de connaissances, ou l'outil va visualiser les données de tel sorte, pour mettre en évidence leurs caractéristiques importantes. Chaque approche à ces défauts et avantages.

Les techniques statistiques qu'on peut utiliser pour explorer les données, et surtout relation entre les données peuvent être simples comme recherche de max ou min, filtrage, moyenne glissante. Les techniques avancées sont, par exemple, étude des trends, utilisation des estimateurs, techniques d'extrapolation, classification, etc. L'avantage de cet approche est que il est très performante pour trouver du valeur cachée dans les données. mais si on vise à développer un outil purement « statistique », une base de cet outil doit présenter des techniques avancées et complexes de traitement des données, et du coup, la mise en place des ces méthodes risque d'être assez complexe. Par contre, rien n'empêche d'appliquer au moins les caractéristiques simples, pour tirer plus d'information à partir des données.

La façon la plus simple et évidente, pour interpréter et explorer les données est l'utilisation des graphique de différent sorte comme les histogrammes, nuage des points, etc. Les avantages et défauts de cet approche sont opposés à celles d'une approche statistique : la visualisation par les graphiques est simple à mettre en place, mais l'étendu d'exploration des données, et relation entre eux, n'est pas autant avancée.

Les critères sur lesquelles le stagiaire se base pour définir le terme « l'exploration des données » en contexte d'un outil à développer sont:

- question de temps de développement
- compétence de stagiaire
- l'utilité pour un cas d'usage réel
- découverte de DC.js (chapitre suivante)

Vue toutes ces points,et surtout les aptitudes naturelles de stagiaire, l'exploration des données sera réalisée grâce à un outil de visualisation avancée DC.js (qui en quelque sorte, permet de mettre en évidence la relation

entre les données) et quelques statistiques simples à mettre en place pour fournir plus d'information. Cette solution est un mix entre les deux approches exprimées ci-dessous car on utilisera une visualisation de graphiques, mais pas simple et avancée, et l'utilisation des caractéristiques statistiques, mais pas avancée et simples. Et surtout, c'est une solution la plus réaliste et possible à produire pour fournir un outil fonctionnelle.

5 DC.js

DC.js est une librairie JavaScript multidimensionnelle basée sur Crossfilter.js et D3.js.

5.1 Crossfilter.js

Crossfilter.js est une librairie open source d'exploration de massives des données multi variantes Elle permet d'explorer les relations entre plusieurs attributs au sein d'une suite des mesures.

Pour expliquer l'intérêt d'utilisation de Crossfilter.js on invite à consulter une page github : <http://square.github.io/crossfilter/> (consultée le 13/07/2016) avec un exemple concret qu'on va exposer ici. On précise que le chargement de cet page pourra prendre quelques secondes. Un autre remarque à noter et que les graphes ont été générées via D3.js et sont cliquables (expliquée par la suite), et Crossfilter.js sert pour le filtrage dans toutes les sens.

L'exemple est construit à partir d'un extrait de [dataset](#) des vols réalisés entre 1 janvier et 31 avril 2001. Les données d'origine comporte 29 attributs, dans l'exemple seulement 4 ont été étudié : heure de départ, retard à l'arrivée (min), distance parcouru (milles), date de départ.

Sur l'exemple de site, chaque attribut est représenté par une histogramme, et sur chaque il est possible de choisir une plage de valeurs, c'est-à-dire appliquer un filtre. Et grâce à Crossfilter.js, le filtre sera appliquée à toutes les autres histogrammes. Il est possible d'appliquer plusieurs filtres à la fois.

Tout cela nous permet, par exemple de voir les relations suivantes (cf Figure 1):

- quels sont les journées de la semaine avec les vols les plus longues (etat_longdist)
- quels sont les distances de vols à choisir (imaginons que c'est ce qu'on cherche), pour avoir le moins de retard (etat_mindelay)
- quels heure de départ est le plus génère le plus de retard ? (etat_horraire_maxdelay)

5.2 D3.js

D3.js (Data-Driven Documents) est une bibliothèque graphique en JavaScript qui permet de la visualisation des données numérique en forme des graphiques dynamique. Elle conforme W3C et utilise les technologies SVG et CSS. On invite à consulter une page principale de D3.js <https://d3js.org/> (consultée le 22/07/2016) pour apprendre les cas d'utilisation possibles et se rendre compte des points forts de cet librairie : dynamisme (les objets graphiques peuvent réaliser des transitions et morpher) et le fait qu'elle est « data-driven ».

Pour expliquer pourquoi D3.js est « data-driven » il faut tout d'abord se rappeler de principe de HTML : toutes les éléments d'une page web (les tags)

sont organisées dans une hiérarchie qu'on appelle DOM. Le DOM est « accessible » et peut être programmée (ex : jQuery). La puissance de D3.js est qu'elle utilise le « data-binding » : elle relie les données brutes (sous un format JSON) et les éléments de DOM, dont les SVG pour le rendu visuel des objets graphiques.

5.3 DC.js

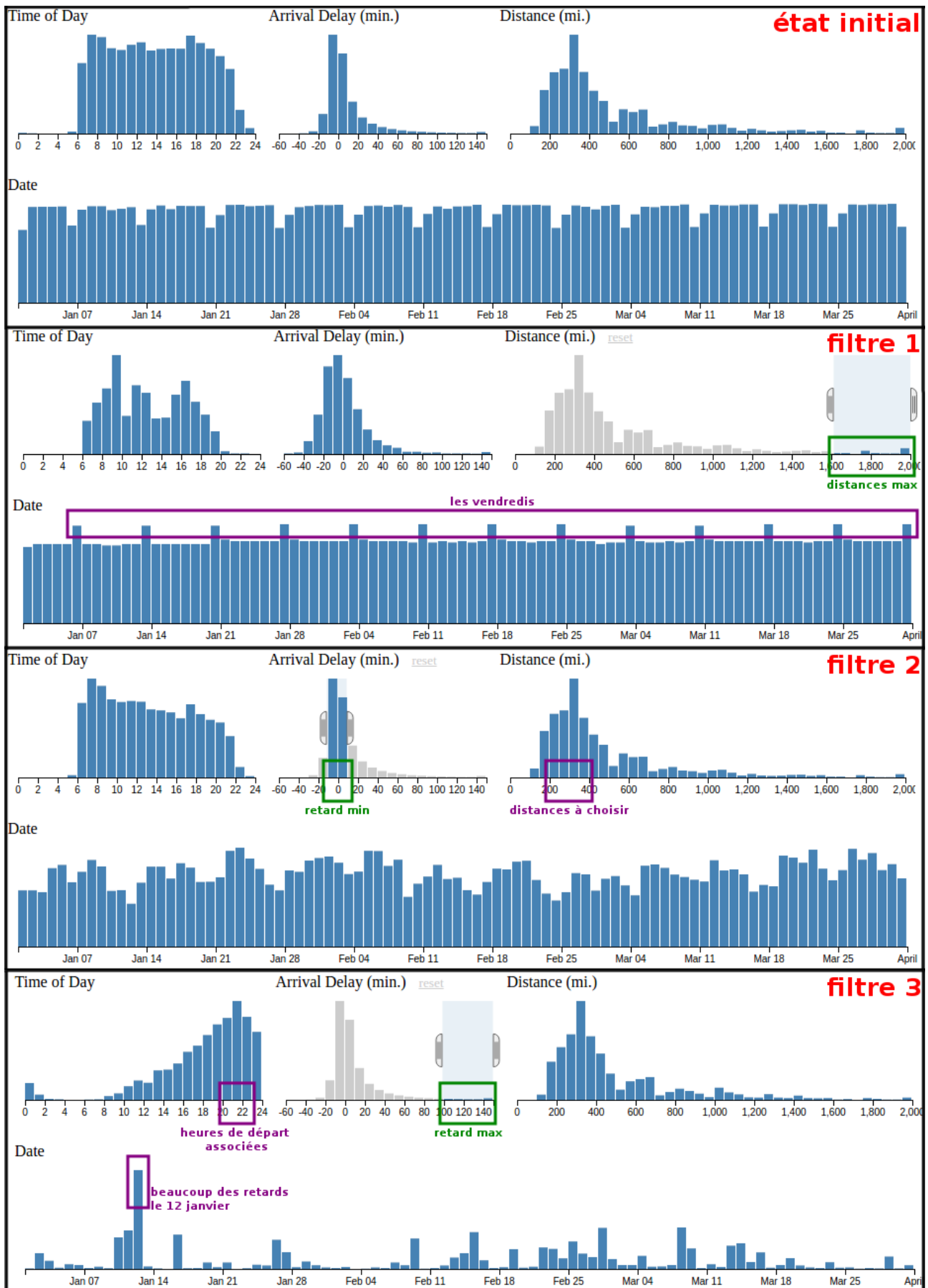
DC.js (Dimensional Charting) est basé sur deux bibliothèques JavaScript : `crossfilter.js` pour interconnexion et filtrage multidimensionnelle entre les données, et D3.js pour le rendu des graphiques visuelles. Ces deux bibliothèques vont naturellement bien ensemble, et peuvent même être utilisées en tant que tel sans aide DC.js. Ce qui permettra de générer des graphes plus flexibles, mais DC.js correspond bien à le cas dans lequel il sera utilisé.

Tout d'abord parce que la courbe d'apprentissage de D3.js est très exponentielle, c'est-à-dire que il faut passer beaucoup de temps tout au début pour apprendre comment l'utiliser pour rendre des graphiques simples. En plus, cela va prendre encore plus de temps si on va relier D3.js et `crossfilter.js`. Par contre DC.js cache cette complexité et permet la mise en place plus simple et rapide des graphiques dynamiques.

Bien sûr le temps fourni à cet apprentissage va permettre à développer des graphes splendides et complexes, comme par exemple un graphe¹⁰ réalisée en D3.js pure qui visualise les graphes de réalisateurs et leurs acteurs préférés. Vu qu'on a fixé dans un chapitre 2.3 qu'on va travailler uniquement avec les séries temporelles, et pour cette raison, l'utilisation des graphes simples comme l'histogramme, nuage des points, etc. Et donc le deuxième point pour l'utilisation de DC.js est qu'il offre assez des graphes (la liste peut être consultée ici¹¹) pour satisfaire nos besoins d'exploration des données via les graphes.

¹⁰ <http://www.nytimes.com/newsgraphics/2013/09/07/director-star-chart/>

¹¹ <http://dc-js.github.io/dc.js/examples/>



6 Deuxième palier

7 Concrétisation de l'objectif

Chapitre 3 : Travail réalisé

1 Module d'exploration

1.1 Choix technologiques

1.2 Première approche

1.3 Fonctionnalités réalisées

1.4 Problèmes rencontrés, futur évolutions

2 Outil de visualisation

2.1 Choix technologiques

2.2 Bibliothèques de visualisation

2.3 Fonctionnalités réalisées

2.4 Problèmes, futurs évolutions

Chapitre 4 : Bilan de stage

Bibliographie

