



## Application of big data to fight crime

Mohammad khalili and seyedeh afagh navaei fijani

Department of E-Learning, Shiraz University, Shiraz, Iran.

\* *Corresponding author: mohammad khalili* . Tel: +989173151985 E-mail: mohammadkhalili45@gmail.com

### Abstract

Big Data is a massive volume of data that can't be processed easily using traditional techniques. In fact, big data analysis refers to the capability of managing a huge volume of heterogeneous data at the right speed, and with suitable speed to allow real-time processing. The world of Big Data offers a new set of challenges and obstacles. The main challenge in this area is analyzing, processing and searching in large volume of data for the purpose of sharing, storage, and transfer of data in a secure manner. In short, the term Big Data applies to the case of information that can't be processed or analyzed using traditional processes or tools. Increasingly, organizations today are facing more and more Big Data challenges. Big Data analysis and the prediction of future outcomes based on the results of analysis obtained have found applications in business, finance, healthcare, etc. Similarly Big Data also have recently found its way to fight crime. Big companies like IBM, Dell, Google, Microsoft invest billions of dollars in research and development of Big Data technologies. The developers have their own communities for technologies like Hadoop, NoSQL, Real time, machine learning, etc. Much success has been achieved already in terms of developing and deploying technologies which help combat crimes. Big data will increasingly inform everyday policing and cyber security efforts. Law enforcement of all kinds, state and local, are making use of big data practices to pinpoint potential crime hot spots or predict houses that could be burglarized. Besides cutting back on violent crimes and robberies, big data is also being used to identify white collar criminals who are involved in financial crimes such as insurance frauds, insider trading, money laundering and healthcare fraud. Cyber attacks of all kinds are on the rise. One way to defend against these attacks is to use big data to become aware of cyber attacks and to find vulnerabilities to defend against an attack. Researchers in computational science, information systems, social sciences, engineering, medicine, and many other fields have been called upon to help enhance our ability to fight violence, terrorism, cyber crimes, and other cyber security concerns. In this seminar, we tried to introduce Big Data as well as analyzing the application of Big Data and its revolution to combat crimes.

### چکیده فارسی:

Big data یا ابر داده به مجموعه ای از داده‌های بزرگ و پیچیده اطلاق می‌شود که پردازش آنها توسط نرم افزارهای سنتی پردازش اطلاعات امکان پذیر نیست یا به سختی انجام می‌شود. در واقع ابر داده قابلیت مدیریت حجم عظیمی از اطلاعات مختلف در سرعت مناسب و در چارچوب زمانی مناسب است که اجازه ی تجزیه و تحلیل و واکنش زمان واقعی<sup>1</sup> را میدهد. جهان داده های حجیم یک مجموعه ی جدیدی از چالش ها و موانع را ارائه می کند. چالش اصلی در این زمینه شامل تجزیه و تحلیل، پردازش و جستجو در میان داده ها است. همچنین فرآیندهایی مانند ذخیره سازی، به اشتراک گذاری و انتقال داده‌ها از دیگر چالش های امنیتی است که در بحث پردازش داده‌های حجیم با آنها مواجه هستیم. به طور خلاصه، لغت داده ی حجیم برای اطلاعاتی به کار می رود که نمی توانند با استفاده از فرآیندهای سنتی یا ابزارها تجزیه و تحلیل شوند. به صورت افزایشی، سازمان ها امروزه بیشتر و بیشتر با چالش های داده ی حجیم روبرو هستند. تجزیه و تحلیل داده های حجیم و پیش بینی نتایج آینده، بر اساس نتایج به دست آمده از تجزیه و تحلیل برنامه های کاربردی در حوزه های کسب و کار، امور مالی، بهداشت و درمان و غیره انجام میگیرد. ابر داده به طور مشابه راهش را در زمینه ی مبارزه با جرم و جنایت نیز پیدا کرده است. شرکت های بزرگ همانند IBM, Dell, Google و Microsoft میلیاردها دلار در زمینه ی تحقیقات و توسعه فناوری داده های حجیم سرمایه گذاری کرده اند. توسعه دهندگان، انجمن های<sup>2</sup> خودشان را برای فن آوری های Hadoop, NoSQL, Real time, machine learning و غیره دارند. در حال حاضر در زمینه توسعه و استقرار فناوری، دستاوردهای زیادی به دست آمده است که به پیکار علیه جرم و جنایت کمک میکنند. ابر داده به طور فزاینده ای از حفظ نظم و آرامش هر روزه و تلاش های امنیتی سایبری خبر می دهد. هر نوع اجرای قانون، اعم از ایالتی و محلی، از روش های ابر داده برای اشاره ی دقیق به نقاط بالقوه جرم و جنایت یا پیش بینی خانه هایی که احتمال حمله مسلحانه به آنها می رود، استفاده می کند. حملات سایبری از همه نوع در حال افزایش است. در حوزه ی جرم و جنایت، داده های حجیم علاوه بر کاهش در جنایات خشونت آمیز و دزدی، به تشخیص مجرمان یقه سفید که در جرایم مالی از جمله تقلب های بیمه، تجارت های خودی<sup>3</sup>، پول شویی و تقلب در مراقبت های بهداشتی و درمانی درگیر هستند نیز کمک می کنند. حملات سایبری از همه نوع در حال ازدیاد است و یک راه برای مقابله با این حملات استفاده از ابر داده برای آگاهی از حملات اینترنتی و یافتن نقاط آسیب پذیر برای دفاع در برابر این حملات می باشد. همچنین از محققان در علوم محاسباتی، سیستم های اطلاعاتی، علوم اجتماعی، مهندسی، پزشکی و بسیاری از زمینه های دیگر برای افزایش توانایی ما در مبارزه با خشونت، تروریسم، جرایم سایبری و دیگر نگرانی های امنیتی سایبری درخواست کمک شده است. در این مقاله سعی بر این است تا ضمن معرفی ابر داده، به تحلیلی از کاربرد داده‌های حجیم و انقلاب آن در مبارزه با جرم و جنایت بپردازیم.

<sup>1</sup>Real-Time

<sup>2</sup>Communities

<sup>3</sup>Insider Trading

کلمات کلیدی (Keywords): ابر داده، داده های حجیم، جرم و جنایت، جرایم سایبری، مبارزه

Archive of SID

## 1- نگاهی بر تاریخچه مدیریت داده‌ها

مدیریت و تحلیل داده‌ها همیشه بهترین مزایا و چالش‌ها را برای سازمان‌ها در همه اندازه‌ها و در تمامی صنایع عرضه کرده است. کسب و کارها، سنتیزی طولانی بر سر یافتن روشی واقع‌بینانه به منظور دستیابی اطلاعات در مورد مشتری‌ها، محصولات و سرویس‌ها داشته‌اند. زمانی که یک شرکت تنها چند مشتری داشت، که همگی محصولی یکسان را با شیوه‌ای یکسان خریداری می‌کردند، همه چیز ابتدایی و ساده بود. اما در گذر زمان، شرکت‌ها و بازارهایی که در این رابطه تشکیل شد، پیچیده‌تر گردیدند. این شرکت‌ها با هدف بدست آوردن برتری در رقابت با رقبای خود به ناچار خطوط تولید محصول خود را گسترش دادند و راه‌های ارائه محصول به مشتریان خود را متحول کردند. کشمکش بر سر داده، تنها به کسب و کار محدود نمی‌شود. به عنوان نمونه، سازمان‌های تحقیق و توسعه، برای کسب قدرت پردازش کافی برای اجرای مدل‌های پیچیده یا پردازش تصاویر و دیگر منابع داده‌ی علمی، چالش داشته‌اند.

در واقع زمانی که ما با داده سرو کار داریم با پیچیدگی‌های بسیاری مواجه می‌شویم. برخی از داده‌ها ساختاریافته، در یک پایگاه داده رابطه‌ای سنتی ذخیره شده‌اند، در حالی‌که سایر داده‌ها شامل اسناد، سوابق خدمات مشتریان، حتی تصاویر و ویدئوها بی‌ساختار هستند. شرکت‌ها می‌بایستی منبع جدیدی از داده‌های تولیدشده توسط ماشین‌ها از قبیل حس گر‌ها را نیز در نظر بگیرند. سایر منابع اطلاعاتی جدید، مانند داده‌های موجود در شبکه‌های اجتماعی و داده‌های حاصل از تعاملات با وب سایت‌ها، توسط انسان تولید می‌شود. علاوه بر این میزان دسترسی و تطابق با ابزارهای سیار قدرتمند مدرن، منابع جدیدی را همراه با دسترسی دائمی به شبکه‌های جهانی برای داده ایجاد می‌کنند.

اگرچه هر منبع داده‌ای می‌تواند به صورت مستقل مدیریت و جست‌وجو شود، چالش امروز این است که چگونه شرکت‌ها اشتراکاتی میان همه این گوناگونی داده‌ها می‌یابند؟ هنگامی‌که با این حجم اطلاعات در اشکال مختلف سر و کار دارید، فکر کردن به مدیریت داده‌ها به روش سنتی غیرممکن است. اگر بخواهید نسبت به دیروز قیاسی داشته باشید، باید گفت، که امروزه به شکل معنا داری داده‌های ما از گسترش و تنوع بیشتری برخوردار می‌باشند و سازمان‌های درگیر از راهکارهای بیشتری برای استفاده از این اطلاعات نسبت به گذشته برخوردار می‌باشیم. بنابراین، شما باید در مورد مدیریت داده‌ها ی در دسترس، با دیدی متفاوت نسبت به گذشته تفکر کنید [1].

### 1-1 معرفی ابرداده‌ها

بیگ دیتا یا ابرداده‌ها در حقیقت بیانگر حجم زیادی از داده می‌باشد که اندازه آنها فراتر از حدی است که با نرم افزارهای معمول بتوان آنها را در یک زمان معقول اخذ، دقیق سازی، مدیریت و پردازش کرد و آنالیز و دسته بندی آن‌ها به وسیله زیرساخت‌ها و دیتابیس‌های رایج مشکل می‌باشد. سازمان‌های بزرگ با انبوه اطلاعات متنوعی چون ایمیل، عکس، ویدیو، گزارشات روزانه، نوشته و اطلاعات روزانه مواجه هستند که می‌بایست به صورت هوشمندانه ای طبقه بندی گردند تا به سرعت و در زمان کوتاهی قابل بررسی و دستیابی باشند. مفهوم «اندازه» در داده‌های بزرگ بطور مستمر در حال تغییر است و به مرور بزرگتر می‌شود. داده‌های بزرگ (Big Data) مجموعه از تکنیک‌ها و تاکتیک‌هایی است که نیازمند شکل جدیدی از یکپارچگی هستند تا بتوانند ارزش‌های بزرگی را که در مجموعه‌های بزرگ، وسیع، پیچیده و متنوع داده، پنهان شده‌اند، آشکار سازند. از این رو با رشد روز افزون داده‌ها و نیاز به بهره برداری و تحلیل از این داده‌ها، بکارگیری زیرساخت‌های داده‌های بزرگ از اهمیت ویژه‌ای برخوردار شده است [1].

عبارت Big Data مدت‌ها است که برای اشاره به حجم‌های عظیمی از داده‌ها که توسط سازمان‌های بزرگ، کارخانجات، سازمان‌های دولتی و ... ذخیره و تجزیه و تحلیل می‌شوند مورد استفاده قرار می‌گیرد. اما به تازگی، این عبارت بیشتر برای اشاره به مجموعه‌های داده‌ای بزرگی استفاده می‌شود که به قدری بزرگ و حجیم هستند که با ابزارهای مدیریتی و پایگاه‌های داده سنتی و معمولی قابل مدیریت نیستند. مشکلات اصلی در کار با این نوع داده‌ها مربوط به برداشت و جمع‌آوری، ذخیره‌سازی، جست‌وجو، اشتراک‌گذاری، تحلیل و نمایش آنها است [2].

این مبحث، به این دلیل هر روز جذابیت و مقبولیت بیشتری پیدا می‌کند که با استفاده از تجزیه و تحلیل حجم‌های بیشتری از داده‌ها، می‌توان تحلیل‌های بهتر و پیشرفته‌تری را برای مقاصد مختلف، از جمله مقاصد تجاری، پزشکی و امنیتی انجام داد و نتایج مناسب‌تری را دریافت کرد [3]. بیشتر تحلیل‌های مورد نیاز در پردازش داده‌های بزرگ توسط دانشمندان در علوم مانند هواشناسی، ژنتیک، مراقبت‌های بهداشتی، شبیه‌سازی‌های پیچیده فیزیک، تحقیقات زیست‌شناسی و محیطی، جست‌وجوی اینترنت، تحلیل‌های اقتصادی و مالی و تجاری مورد استفاده قرار می‌گیرد [4].

برای نمونه یک فروشگاه اینترنتی را در نظر بگیرید که بتواند با بررسی کلیک بازدیدکنندگان بر روی لینک‌های مختلف وب‌سایت، به علایق و سلیقه مشتریان پی‌ببرد و بدین سان کسب و کار خود را بهبود بخشد. یا دولت یک کشور می‌تواند با رصد شبکه‌های اجتماعی به مقابله و پیشگیری از ناهنجاری‌های جامعه بپردازد. نمونه بارز آن موتور جستجوی گوگل است که به دسته بندی و اولویت بندی علایق کاربران در کشورهای مختلف می‌پردازد و کاربران را در دستیابی به اطلاعات مورد نظرشان راهنمایی می‌نماید. همچنین شهرداری یکی از شهرهای بزرگ آمریکا توانسته با جمع‌آوری داده‌ها و اطلاعات در بیش از 30 نقطه جغرافیایی شهری و آنالیز این اطلاعات، به منظور کاهش جرم و جنایت و نیز ارائه خدمات بهتر شهری استفاده کند [5].

مسائل امنیتی یک نگرانی عمده برای بسیاری از سازمانها هستند. بر طبق تحقیقات شرکت داده‌های بین‌المللی، از شرکت‌های بزرگ انتظار می‌رود که در سال 2012 مبلغ 32.8 میلیون دلار را در بخش امنیت رایانه صرف کنند و شرکت‌های کوچک و متوسط در طول سه سال آینده بیشتر در زمینه امنیت هزینه خواهند کرد تا روی دیگر خریدهای فناوری اطلاعات [6].

برای ایجاد یک دید مناسب در خصوص ابرداده و اهمیت آن، جامعه‌ای را تصور کنید که در آن جمعیت بطور نمایی در حال افزایش است، اما خدمات و زیرساخت‌های عمومی آن نتواند پاسخگوی رشد جمعیت باشد و از عهده مدیریت آن برآید. چنین شرایطی در حوزه داده در حال وقوع است. بنابراین نیازمند توسعه زیرساخت‌های فنی برای مدیریت داده و رشد آن در بخش‌هایی نظیر جمع‌آوری، ذخیره‌سازی، جست‌وجو، به اشتراک‌گذاری و تجزیه و تحلیل می‌باشیم. دستیابی به این توانمندی، معادل است با شرایطی که مثلاً بتوانیم "در شرایطی که خطرات امنیتی افزایش پیدا می‌کند، سطح امنیت بیشتری را فراهم کنیم"، "تعداد تراکنش‌های بانکی، بیمه و مالی افزایش پیدا کند، ولی تقلب کمتری را شاهد باشیم"، "هنگامی که با اطلاعات بیشتری در حوزه سلامت مواجه باشیم، با بازدهی بیشتری سلامت را ارتقا دهیم"، "وقتی که با رویدادهای بیشتری از نظر آب و هوایی مواجه باشیم، توان پیش‌بینی دقیقتر و بهتری بدست آوریم"، "در دنیایی با خودروهای بیشتر، آمار تصادفات و حوادث را کاهش دهیم"، "با منابع طبیعی کمتر، به انرژی بیشتر و ارزان‌تری دسترسی داشته باشیم" و بسیاری موارد دیگر از این قبیل که اهمیت پنهان ابرداده‌ها را نشان می‌دهد [7].

### 1-1-1 منابع تولید ابرداده‌ها

حجم داده‌های ذخیره شده در مجموعه‌های داده‌ای ابرداده‌ها، عموماً به خاطر تولید و جمع‌آوری داده‌ها از مجموعه بزرگی از تجهیزات و ابزارهای مختلف مانند گوشی‌های موبایل، حسگرهای محیطی، گزارش نرم‌افزارهای مختلف، دوربین‌ها،

میکروفون‌ها، دستگاه‌های تشخیص RFID<sup>4</sup>، شبکه‌های حسگر بی‌سیم و غیره با سرعت خیره‌کننده‌ای در حال افزایش است.

چند مثال از داده‌های ساختار نیافته که توسط ماشین تولید شده‌اند:

- ✓ تصاویر ماهواره‌ای: شامل اطلاعات آب و هوا یا اطلاعاتی است که دولت در تصاویر دوربین‌های مداربسته ماهواره‌ای می‌گیرد. مثل Google Earth
- ✓ داده‌های علمی: شامل تصاویر زمین لرزه، اطلاعات جوی و فیزیک انرژی بالا است.
- ✓ عکس و ویدئو: شامل ویدئو ترافیک، امنیت و نظارت می‌باشد.
- ✓ رادار یا داده‌های صوتی: شامل پروفایل‌های لرزه‌ای اقیانوس‌شناسی، هواشناسی و وابسته به وسایل نقلیه می‌باشد.

چند مثال از داده‌های ساختار نیافته که توسط انسان تولید شده‌اند:

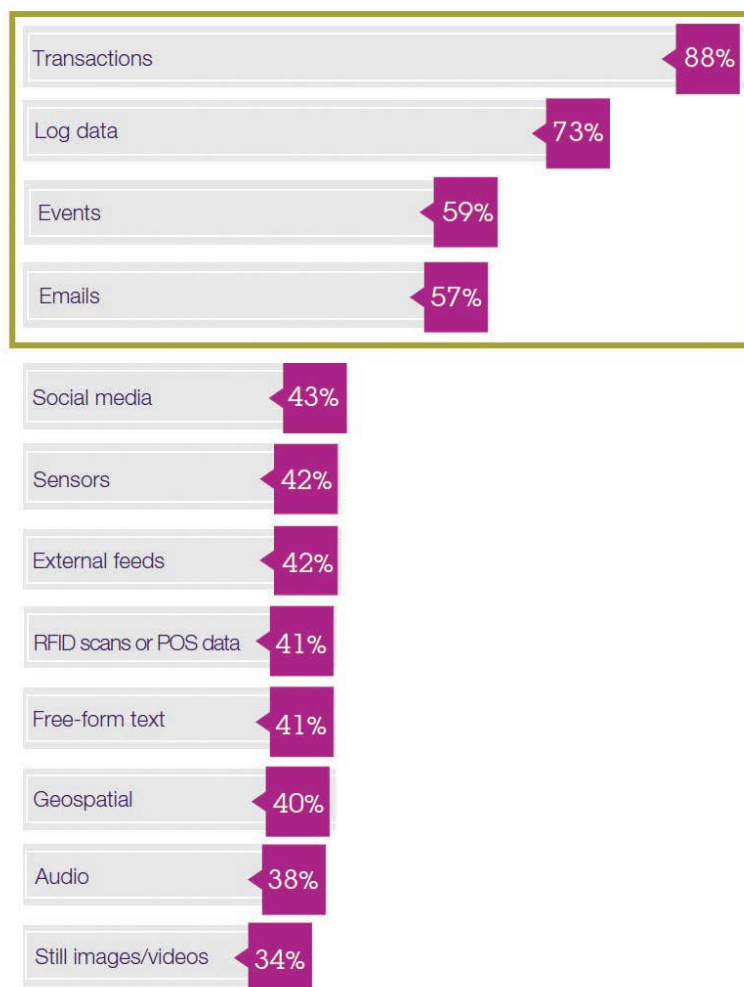
- ✓ متن داخلی به شرکت شما: مانند تمام متن‌ها در اسناد، گزارشات، نتایج تحقیقات و ایمیل‌ها. اطلاعات شرکتی در واقع نشان‌دهنده درصد بالایی از اطلاعات متنی در دنیای امروزه می‌باشد.
  - ✓ داده‌های مربوط به رسانه‌های اجتماعی: این داده‌ها توسط پلت‌فرم‌های رسانه‌های اجتماعی از جمله YouTube, Facebook, Twitter, LinkedIn, and Flickr تولید می‌شوند.
  - ✓ داده‌های موبایل: شامل داده‌هایی از قبیل پیام‌های متنی و اطلاعات محل می‌باشد.
  - ✓ محتوای وب سایت: از هر سایتی که محتوای ساختار نیافته ارائه می‌دهد جاری می‌شود. مانند YouTube, Flickr, or Instagram.
- و این لیست ادامه دارد [1].

---

<sup>4</sup>Radio-frequency Identification

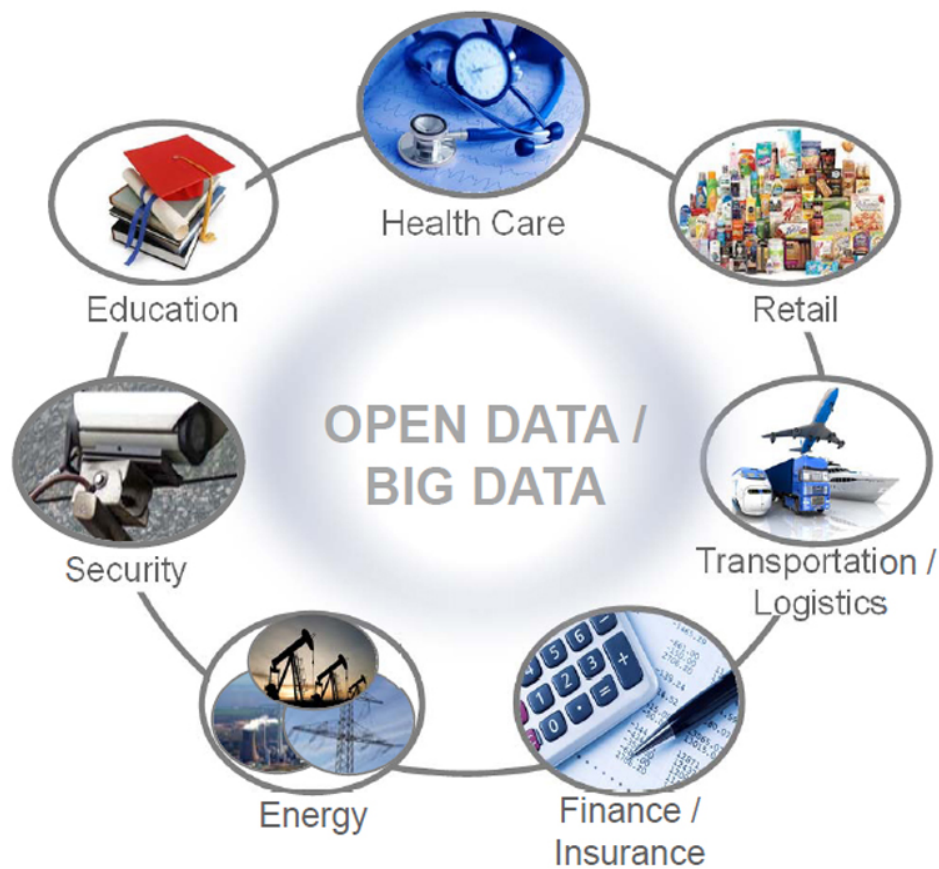
سازمان ها به طور عمده از منابع داده داخلي براي تلاش هاي مبتني بر ابر داده استفاده ميکنند. از پاسخ دهندگان با تلاش هاي فعال بر روي ابر داده پرسیده شده است که در حال حاضر از کدام منابع داده جمع آوري و آناليز مي کنند. هر نقطه داده به صورت مجزا جمع آوري شده بود. مجموع پاسخ دهندگان براي هر نقطه داده در محدوده 557 تا 867 نفر است . [8]

شکل 1: استفاده سازمان ها از منابع داده داخلي [8].



## 1-1-2 موضوعات مرتبط با ابر داده ها

مطالعات فراوان در سطح رسانه های اجتماعی نشان می دهد بیشترین موضوع مرتبط با ابر داده ها، در حوزه هاي امنيت، تحصيلات و آموزش هاي الكترونيك، پزشکی و مراقبت های بهداشتی، خرده فروشي و بازاریابی، تراکنش ها و مدیریت آنها، مسائل مالي و بیمه، و انرژی مي باشد که تجزیه و تحلیل آنها بیشتر به وسیله پایگاه های داده ای Oracle، IBM و Apple انجام می شود. (مطابق شکل زیر) [13].



شکل 2: زمینه های کاربردی ابرداده ها [13]

Archi



### 1-1-3 ابرداده ها در مبارزه با جرم

امنیت و حفظ حریم خصوصی توسط سرعت، حجم و گوناگونی ابر داده ها بزرگنمایی شده اند. مانند زیرساخت های ابری در مقیاس بزرگ، تنوع در فرمت ها و منابع داده ها، ماهیت جریان مالکیت داده و حجم بالای جابجایی بین ابری داده ها. بنابراین مکانیزم های سنتی امنیت که برای برقراری امنیت داده ی ایستا در مقیاس کوچک مناسب بودند، ناکافی هستند[9].

برخی از فن آوری های مبتنی بر داده های حجیم، قابلیت استفاده از تحلیل های پیش بینی و در نتیجه توانایی "پیش بینی هوشمند" بر اساس فعالیت های جنایی را برای اجرای قانون فراهم می نمایند. این توانایی بی نظیر پتانسیلی به اجرای قانون می دهد که شامل فعال شدن در تلاش ها به منظور جلوگیری از فعالیت های جنایی قبل از وقوع آنها می باشد[10].

علاوه بر این کاهش در جرایم خشونت آمیز و دزدی ها، ابرداده همچنین برای شناسایی مجرمان یقه سفید که در جرایم مالی از جمله تقلب های بیمه، تجارت خودی، پول شویی و کلاهبرداری در مراقبت های بهداشتی دست دارند، استفاده می شود.

داده ی حجیم اگر به صورت قانونی اعمال شود می تواند به ایجاد اجتماعی امن تر کمک کند و زیرساخت های کشور را منصف تر کرده و امنیت ملی را قوت بخشد[11].

## 2- ابر داده و تاثیر آن بر روي امنيت و ايمني عمومي

### 2-1 برنامه های کاربردی:

- ✓ تجزیه و تحلیل جرم و جنایت
- ✓ جرم شناسی محاسباتی
- ✓ انفورماتیک تروریسم
- ✓ هوش منبع باز
- ✓ امنیت سایبری

### 2-2 داده ها:

- ✓ سوابق جنایی
- ✓ نقشه های جرم و جنایت
- ✓ شبکه های جنایی
- ✓ محتویات اخبار و وب
- ✓ پایگاه داده های حادثه تروریسم
- ✓ ویروس ها، حملات سایبری، بات نت ها

### 2-3 خصوصیات:

اطلاعات هویت شخصی، محتوای ناقص و فریبنده، اطلاعات غنی گروه و شبکه، محتوای چند زبانه

### 2-4 تجزیه و تحلیل:

- ✓ ارتباط مجرمانه قانون کاوی و خوشه بندی
- ✓ تجزیه و تحلیل شبکه های جنایی
- ✓ تجزیه و تحلیل مکانی-زمانی و تجسم
- ✓ تجزیه و تحلیل متن چند زبانه
- ✓ تجزیه و تحلیل احساسات و اثر
- ✓ تجزیه و تحلیل حملات سایبری و اسناد

## 2-5 اثرات:

✓ افزایش امنیت و ایمنی عمومی [6].

تحقیقات اخیر روی تکنولوژی هایی برای امنیت سایبری، مبارزه با تروریسم، و نرم افزارهای کاربردی مبارزه با جرم فاقد یک چارچوب سازگار برای پرداختن به این چالش های داده ای است. تکنولوژی های انتخابی BI&A<sup>5</sup> از جمله ارتباط مجرمانه قانون کاوی و خوشه بندی، تجزیه و تحلیل شبکه های جنایی، تجزیه و تحلیل مکانی-زمانی و تجسم، تجزیه و تحلیل متن چند زبانه، تجزیه و تحلیل احساسات و اثر، و تجزیه و تحلیل حملات سایبری و اسناد باید برای تحقیقات انفورماتیک امنیتی در نظر گرفته شوند.

Archive of SID

---

<sup>5</sup>Business Intelligence and Analytics

### 3- مشکلات مربوط به امنیت و حریم خصوصی

داده های حجیم در حال تبدیل شدن به یکی از مهم ترین روندهای تکنولوژی هستند که دارای پتانسیل ایجاد تغییرات چشمگیر در روش استفاده ی سازمان ها از اطلاعات به منظور افزایش تجربه مشتری و دگرگونی مدل های کسب و کار خود، می باشند [1].

برای مثال موسسات مالی با افزایش تقاضای مشتریان برای خدمات پیشرفته و شخصی تر همراه با افزایش مطالبات قانونی، باید با داده در اندازه های پتابایت مقابله کنند [5].

در بسیاری از زمینه های مدیریت داده، یک فرض وجود دارد که داده ها برای تجزیه و تحلیل و برنامه ریزی قوی تر به خوبی بررسی و ایمن شده اند. این معمولاً از طریق یک فرایند پاکسازی داده و ایجاد پروفایل انجام می گیرد، بنابراین داده میتواند قابل اطمینان باشد. جهان داده های حجیم یک مجموعه ی جدیدی از چالش ها و موانع را ارائه می کند [1].

#### 3-1 چالش های حوزه ابرداده ها

در بحث داده های بزرگ، ما نیاز داریم که داده ها را به منظور استخراج اطلاعات، کشف دانش و در نهایت تصمیم گیری در خصوص مسائل مختلف کاربردی به صورت صحیح مدیریت کنیم. مدیریت داده ها عموماً شامل 5 فعالیت اصلی میباشد:

- 🖨 جمع آوری
- 🖨 ذخیره سازی
- 🖨 جستجو
- 🖨 به اشتراک گذاری
- 🖨 تحلیل

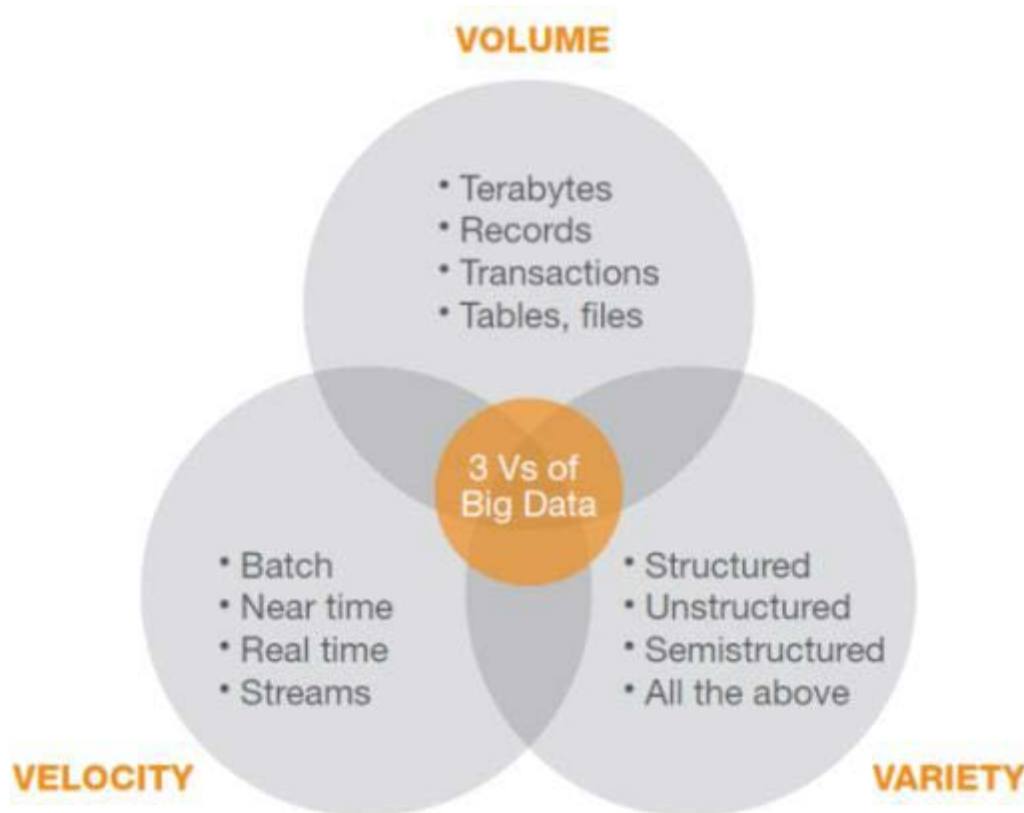
تاکنون چالش های زیادی در حوزه داده های بزرگ مطرح شده است که تا حدودی از جنبه تئوری ابعاد مختلفی از مشکلات این حوزه را بیان می کنند. این چالش ها در ابتدا، سه بعد اصلی حجم داده، نرخ تولید و تنوع به عنوان  $3 V's$  مطرح شدند:

**حجم داده (Volume):** حجم داده ها به صورت نمایی در حال رشد می باشد. منابع مختلفی نظیر شبکه های اجتماعی، لاگ سرورهای وب، جریان های ترافیک، تصاویر ماهواره ای، جریان های صوتی، تراکنش های بانکی، محتوای صفحات وب، اسناد دولتی، پرونده های پزشکی و ... وجود دارد که حجم داده بسیار زیادی تولید می کنند.

**نرخ تولید (Velocity):** داده ها از طریق برنامه های کاربردی و حسگرهای بسیار زیادی که در محیط وجود دارند با سرعت بسیار زیاد و به صورت بلادرنگ تولید می شوند. بسیاری از برنامه های کاربردی لازم است به محض ورود داده، به درخواست کاربر پاسخ دهند. ممکن است در برخی موارد نتوانیم به اندازه کافی صبر کنیم تا مثلاً یک گزارش در سیستم برای مدت طولانی پردازش شود.

**تنوع (Variety):** انواع منابع داده و تنوع در نوع داده بسیار زیاد می‌باشد که در نتیجه ساختارهای داده‌ای بسیار زیادی وجود دارد. مثلاً در وب، افراد از نرم افزارها و مرورگرهای مختلفی برای ارسال اطلاعات استفاده می‌کنند. بسیاری از اطلاعات مستقیماً از انسان دریافت می‌شود و بنابراین وجود خطا اجتناب ناپذیر است. این تنوع سبب می‌شود جامعیت داده تحت تاثیر قرار بگیرد. زیرا هرچه تنوع بیشتری وجود داشته باشد، احتمال بروز خطای بیشتری نیز وجود خواهد داشت.

شکل 3: سه V از ابرداده [3]



در ادامه چالش‌های بیشتری در ادبیات موضوع توسط محققان مطرح شده است که به بررسی آنها می‌پردازیم:

**صحت (Veracity):** با توجه به اینکه داده‌ها از منابع مختلف دریافت می‌شوند، ممکن است نتوان به همه آنها اعتماد کرد. مثلاً در یک شبکه اجتماعی، ممکن است نظرهای زیادی در خصوص یک موضوع خاص ارائه شود. اما اینکه آیا همه آنها صحیح و قابل اطمینان هستند، موضوعی است که نمیتوان به سادگی از کنار آن در حجم بسیار زیادی از اطلاعات گذشت. البته بعضی از تحقیقات این چالش را به معنای حفظ همه مشخصه‌های داده اصلی بیان کرده‌اند که باید حفظ شود تا بتوان کیفیت و صحت داده را تضمین کرد. البته تعریف دوم در مولدهای ابرداده صدق می‌کند تا بتوان داده‌ای تولید کرد که نشان دهنده ویژگی‌های داده اصلی باشد.

**اعتبار (Validity):** با فرض اینکه داده صحیح باشد، ممکن است برای برخی کاربردها مناسب نباشد یا به عبارت دیگر از اعتبار کافی برای استفاده در برخی از کاربردها برخوردار نباشد.

نوسان (Volatility): سرعت تغییر ارزش داده‌های مختلف در طول زمان می‌تواند متفاوت باشد. در یک سیستم معمولی تجارت الکترونیک، سرعت نوسان داده‌ها زیاد نیست و ممکن است داده‌های موجود مثلا برای یک سال ارزش خود را حفظ کنند، اما در کاربردهایی نظیر تحلیل ارز و بورس، داده با نوسان زیادی مواجه هستند و داده‌ها به سرعت ارزش خود را از دست می‌دهند و مقادیر جدیدی به خود می‌گیرند. اگرچه نگهداری اطلاعات در زمان طولانی به منظور تحلیل تغییرات و نوسان داده‌ها حائز اهمیت است. افزایش دوره نگهداری اطلاعات، مسلما هزینه‌های پیاده‌سازی زیادی را دربر خواهد داشت که باید در نظر گرفته شود.

**نمایش (Visualization):** یکی از کارهای مشکل در حوزه ابرداده‌ها، نمایش اطلاعات است. اینکه بخواهیم کاری کنیم که حجم عظیم اطلاعات با ارتباطات پیچیده، به خوبی قابل فهم و قابل مطالعه باشد از طریق روش‌های تحلیلی و بصری سازی مناسب اطلاعات امکان پذیر است.

**ارزش (Value):** این موضوع دلالت بر این دارد که از نظر اطلاعاتی برای تصمیم‌گیری چقدر داده، حائز ارزش است. به عبارت دیگر آیا هزینه‌ای که برای نگهداری داده و پردازش آنها می‌شود، ارزش آن را از نظر تصمیم‌گیری دارد یا نه. معمولا داده‌ها می‌توانند در لایه‌های مختلف جابجا شوند. لایه‌های بالاتر به معنای ارزش بیشتر داده می‌باشند. بنابراین برخی از سازمان‌ها می‌توانند هزینه بالای نگهداری مربوط به لایه‌های بالاتر را قبول کنند [12].

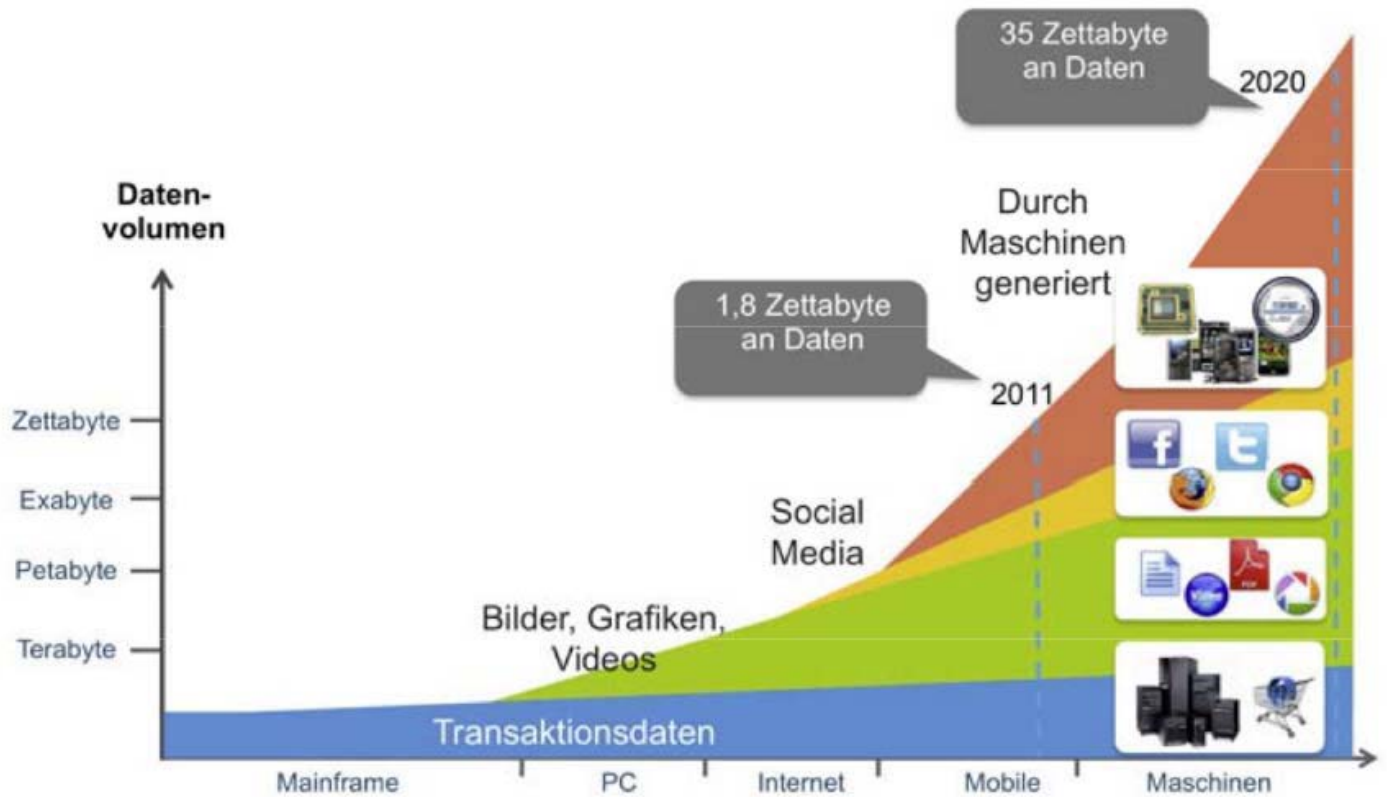
اطلاعات دیگر تنها به عنوان چیزی که درون سیستم می‌نویسید و ذخیره می‌کنید مشاهده نمی‌شوند. اطلاعات تمام کارهایی است که شما انجام می‌دهید. وب سایت‌های شبکه‌های اجتماعی مانند Facebook روزانه 500 ترابایت داده تولید می‌کنند. مدیریت حجم گسترده‌ای از اطلاعات کار واقعا بزرگ و دشواری است. این اطلاعات به صورت متن‌ها، تصاویر، ویدئوها، محل و غیره می‌باشد که آن را یک فرم بسیار متنوع از اطلاعات می‌کند. و سرانجام هنگامی که در مورد سرعت صحبت می‌کنیم، اینجا 1155 میلیون کاربر فعال فیس بوک در نیمه سال 2014 وجود دارد. این بدان معنی است که فیس بوک نه تنها باید داده‌های بزرگ متنوع را ذخیره کند، بلکه باید این کار را با سرعت بسیار بالایی انجام دهد. در واقع آزمایش‌های انجام شده در آزمایشگاه‌های CERN برای برخورددهنده بزرگ هادرون (LHC)<sup>6</sup> در



هر ثانیه تقریبا یک پتابایت داده تولید می‌کنند. و بازیابی این داده نیز همانقدر اهمیت دارد. و بدین معنی است که ابرداده قابلیت‌های پردازش موازی در مقیاس بزرگ نیاز دارد.

<sup>6</sup>Large Hardon Collider

شکل 4: برخورددهنده بزرگ هادرون (LHC) [3]



شکل 5: توسعه حجم داده ها [13]

سیل داده ها در حال حاضر بیش از ظرفیت ذخیره سازی در دسترس:

در حال حاضر داده های تولید شده در سراسر جهان از انبار موجود بیشتر می باشند.

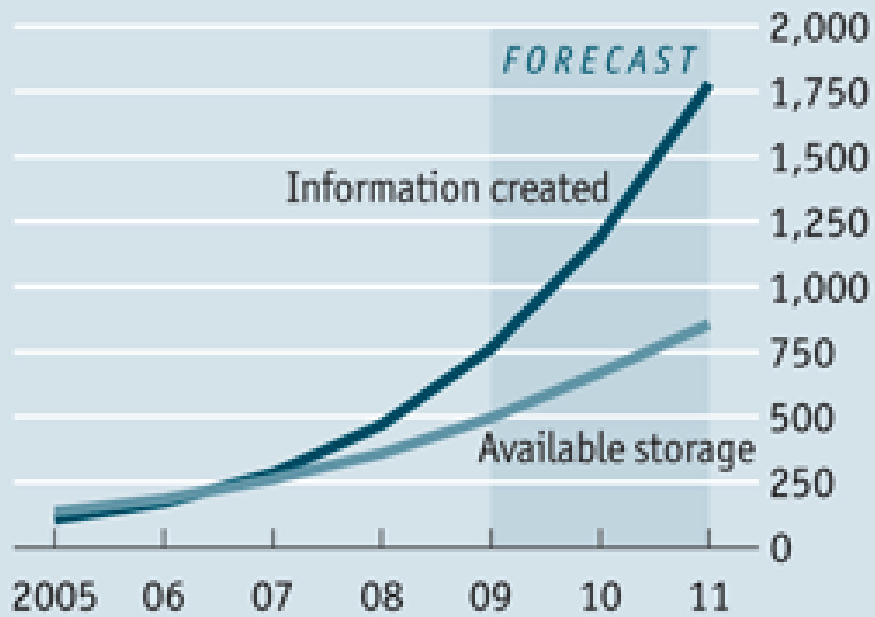
منابع داده به خصوص:

- ✓ داده های حرکتی (GPS, GSM, etc.)
- ✓ اطلاعات موجودی
- ✓ داده های تراکنش
- ✓ داده های سنسور
- ✓ تصویر، ویدئو، فایل های صوتی
- ✓ داده های رسانه های اجتماعی
- ✓ فایل های گزارش اینترنت [13]

# Overload

1

Global information created and available storage  
Exabytes



Source: IDC

شکل 6: اضافه بار داده ها [13]



#### 4- مبارزه با جرم با تجزیه و تحلیل ابر داده

##### 4-1 پیشبینی جرم با استفاده از ابر داده ها

ابر داده می‌تواند الگوهای رفتاری پنهان مردم و حتی نیت آنها را آشکار سازد [15].

بطور دقیق‌تر، ابر داده می‌تواند میان فاصله آنچه مردم می‌خواهند انجام دهند و آنچه واقعا انجام می‌دهند و اینکه آنها چگونه با دیگران و محیط خود تعامل دارند ارتباط ایجاد کند. این اطلاعات برای سازمان های دولتی و همچنین شرکت های خصوصی برای حمایت از تصمیم گیری در مورد زمینه هایی از اجرای قانون تا خدمات اجتماعی و امنیت میهن مفید است [16].

سازمان ها از تجزیه و تحلیل داده برای پیش بینی فصول مطلوب، روندهای آینده، مشتریان هدف، موقعیت های احتمالی و غیره استفاده می‌کنند. یک چنین رشته ای جرم شناسی و اجرای قانون نامیده می‌شود [3].

##### 4-2 کاربرد ابر داده در مبارزه با جرم و جنایت

4 گام اساسی مهم وجود دارد:

- (1) جمع آوری اطلاعات.
- (2) تجزیه و تحلیل اطلاعات.
- (3) پیش بینی جنایات.
- (4) جلوگیری از جنایات.

فن آوری و سیستم های مختلف از انواع مختلف اطلاعات استفاده می‌کنند و دستگاه ها / رابط های مورد استفاده برای جمع آوری این اطلاعات نیز در برنامه های مختلف متفاوت است. تجزیه و تحلیل این اطلاعات با استفاده از نمودار های هیستوگرام<sup>7</sup>، نمودار های پای<sup>8</sup>، نمودار های ون<sup>9</sup>، نمودار های میله ای<sup>10</sup> و غیره انجام شده است.

ابزار و یا نرم افزار سبب مراقبت از ترکیب و ارائه اطلاعات می‌شود که تخصص قابل توجه انسانی را در دو مرحله باقی مانده در نظر می‌گیرد. کاربر سیستم نتایج منطقی این ارائه را مشخص می‌کند و احتمال رخ دادن جرم و جنایت را تعیین می‌کند.

<sup>7</sup>Histograms

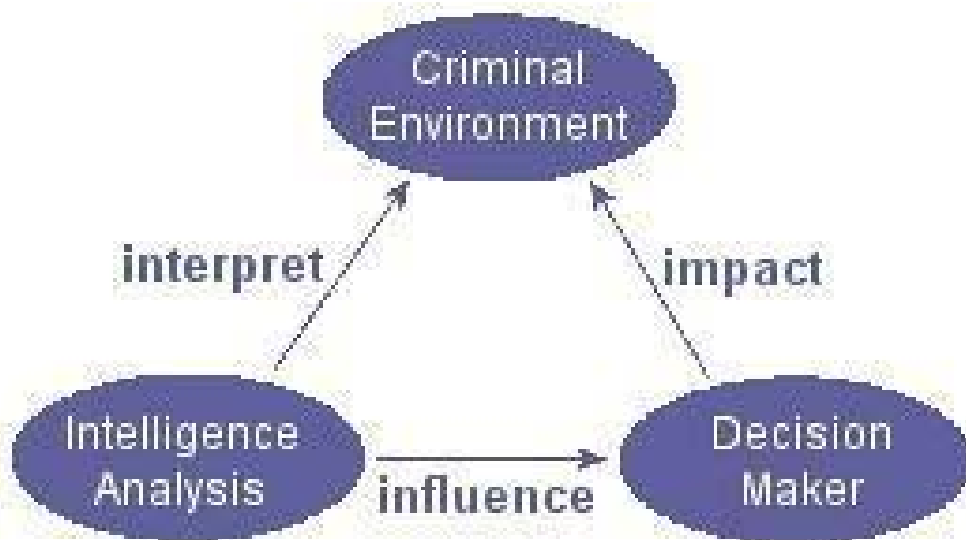
<sup>8</sup>Pie charts

<sup>9</sup>Venn diagrams

<sup>10</sup>Bar graphs

نتایج حاصل از تجزیه و تحلیل داده های بزرگ و سناریوی دنیای واقعی هم باید باهمدیگر در نظر گرفته شوند تا به یک پیش بینی دست یابیم و مرحله آخر انجام هر چیز ممکن در محدوده مرزهای قانونی و امکان پذیر و عملی برای جلوگیری از جرم و جنایت است. این نوع سیستم به نام هوش پلیسی (ILP)<sup>11</sup> نامیده می شود. بیایید فن آوری های موجود را ببینیم:

شکل 7: هوش پلیسی [3]



#### 4-2-1 نمونه های DNA بدست آمده از صحنه های جرم و جنایت

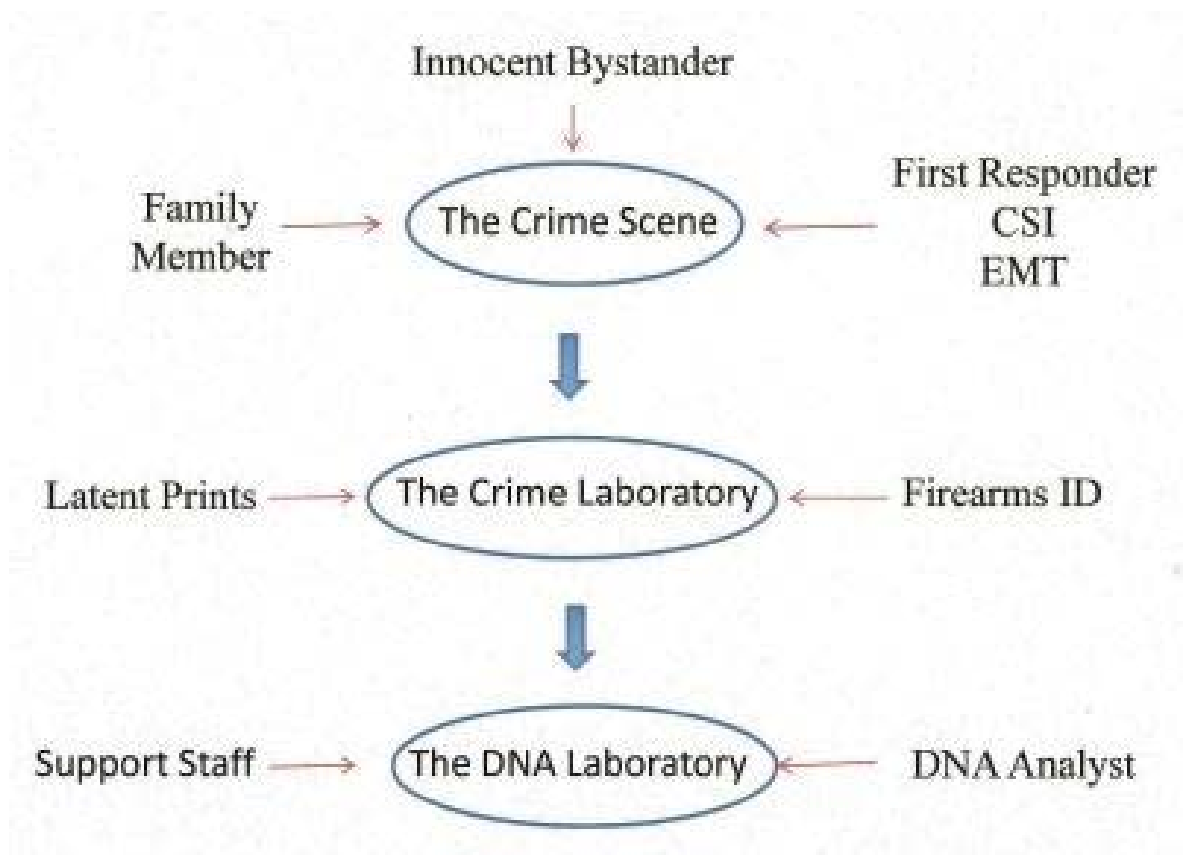
DNA جنایتکاران از صحنه های جرم را می توان به غیر معمول ترین روش ها به دست آورد. به طور کلی، DNA از مایعات ترشح شده انسان و یا از قطعات پوست به دست می آید. در واقع مایعاتی چون خون، نف، بزاق می تواند توسط کارشناسان پزشکی قانونی برای مطالعه DNA استفاده شود. این مایعات از قاب عینک، قاشق، چاقو، ته سیگار و غیره به دست می آیند. بخش هایی از پوست را می توان از زیر ناخن قربانی یا از لباس، متکا و غیره بدست آورد. نمونه های مو ممکن است توسط تیم پزشکی قانونی حفظ شوند. در انگلستان و ولز، هر کسی که به ظن داشتن یک جرم دستگیر شده باشد باید یک نمونه DNA را ارسال کند.

در اسکاتلند، قانون استلزام به حذف پروفایل DNA بسیاری از افرادی که تیرئه شده اند را از پایگاه داده دارد. در سوئد، تنها نمایه DNA جنایتکارانی که بیش از دو سال را در زندان گذرانده اند ذخیره می شود. در نروژ و آلمان، برای مجرمان جدی و خطرناک و کسانی که مرتکب جرم خاصی شده اند و احتمال ارتکاب مجدد جرم را دارند، به ترتیب دستور دادگاه و تنها در صورت دسترس بودن مورد نیاز می باشد.

<sup>11</sup>Intelligence Led Policing

چهل و نه ایالت در ایالت متحده آمریکا نمایه DNA مجرمان خطرناک را ذخیره می کنند. ایالات متحده آمریکا بزرگترین پایگاه داده DNA را در جهان، با سیستم شاخص DNA ترکیبی (CODIS)<sup>12</sup> و با بیش از 9 میلیون پرونده در سال 2011 را داراست.

همه این پرونده ها با استفاده از ابر داده ذخیره می شوند. با استفاده از این نمونه ها محققان می توانند نتیجه بگیرند که آیا نمونه DNA متعلق به یک تماشاچی بی گناه است و یا کسی که در حال حاضر دارای سابقه کیفری می باشد.



شکل 8: ارزیابی DNA [3]

#### 4-2-2 سنسور / محل یاب تیراندازی

ایالات متحده آمریکا این تکنولوژی را با موفقیت اجرا کرده است. این سنسورهای تیراندازی می توانند برای پوشش مکان های عمومی کوچک مانند پارک ها، پارکینگ ها، موزه ها و غیره مورد استفاده قرار گیرند و یا آنها می توانند برای

<sup>12</sup>Combined DNA Index System

پوشش شهرهای کوچک، مجتمع های برجسته و معروف، پایگاههای عملیاتی نظامی و غیره بکار روند. این سنسورها نه تنها می توانند شلیک یک گلوله را تشخیص دهند، بلکه آنها همچنین می توانند موقعیت جغرافیایی حادثه را تعیین کنند.

صوت شناسی تیراندازی مورد مطالعه قرار گرفت و سنسورها صدای شلیک گلوله یا خط سیر تیراندازی را تشخیص می دهند. شلیک یک گلوله معمولی معادل 120 تا 160 دسی بل صدا را تولید می کند. همچنین، اگر گلوله در محدوده مشخص شده سنسورها باشد، سنسور می تواند حرکات (نورشناسی) مادون قرمز گلوله را احساس کند.



شکل 9: سنسور تیراندازی [3]

هنگامی که یک تیراندازی شناسایی شد، به مقامات اطلاع داده می شود و در برخی موارد، دوربین های نزدیک به محل برای ضبط تصویر به سرعت در یک ردیف قرار می گیرند. این کار با استفاده از سیستم اطلاعات جغرافیایی

(GIS)<sup>13</sup> انجام می‌شود. در حال حاضر، مجموعه ای از این همه داده از قبیل صدا، نور، موقعیت و غیره نیاز به تکنولوژی ابرداده ها دارد. چنین سیستمی بخشی از ILP (هوش پلیسی) است.

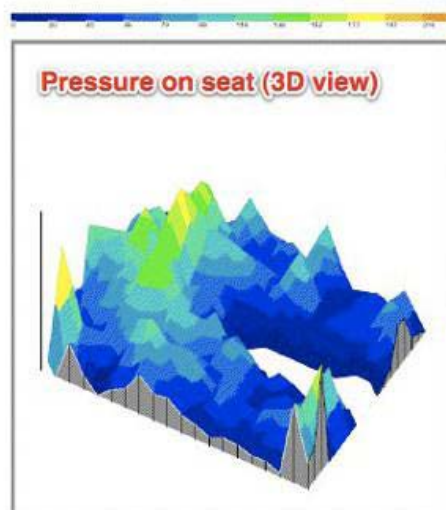
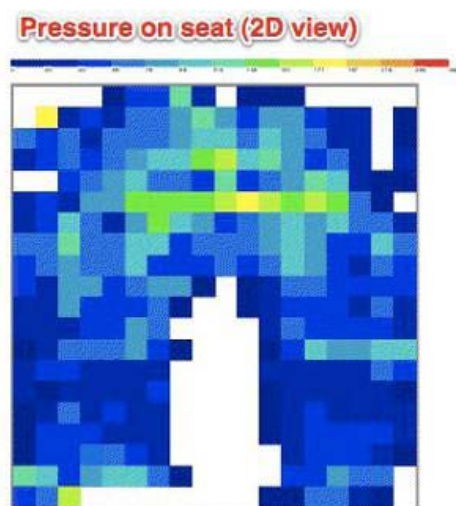
### 4-2-3 بیومتریک ها برای مقابله با سرقت

بیومتریک ها را می‌توان به روش های مختلفی برای جلوگیری از سرقت استفاده کرد. محققان مدرن امروزی استفاده از سنسور داخل و اطراف صندوقی راننده را پیشنهاد کرده اند. کل اطلاعات بیومتریک راننده ثبت خواهد شد و در سیستم ذخیره می‌گردد. این اطلاعات شامل وزن، دینامیک بدن، اسکن شبکیه چشم، ردیاب اثر انگشت بر روی فرمان اتومبیل و غیره می‌باشد.

اگر شخصی تلاش کند ماشینی را براند که اطلاعات بیومتریک او از قبل در سیستم آن ذخیره نشده است، سیستم بلافاصله درهای ماشین را قفل می‌کند و ممکن است با استفاده از سیستم موقعیت یابی جهانی (GPS)<sup>14</sup> به پلیس اعلام خطر کند. راننده داخل ماشین گیر می‌افتد، مگر اینکه یک رمز عبور توسط شخصی که اطلاعات بیومتریک وی توسط سیستم شناسایی شده است، به سیستم وارد شود. نوع مشابهی از سیستم بیومتریک برای اسلحه نیز پیشنهاد شده است. تفنگ شلیک نمی‌کند مگر آنکه توسط صاحب تفنگ نگه داشته شده باشد. چنین سیستم های بیومتریک در واقع مقادیر زیادی از اطلاعات را در هر زمانی که درخواست کشیدن ماشه داده میشود، تولید می‌کنند. این اطلاعات بسیار به سرعت تولید می‌شوند و یک نوع داده یکسان نیستند.

<sup>13</sup>Geographic Information System

<sup>14</sup>Global Positioning System



شکل 10: سیستم ضد سرقت اتومبیل [3]





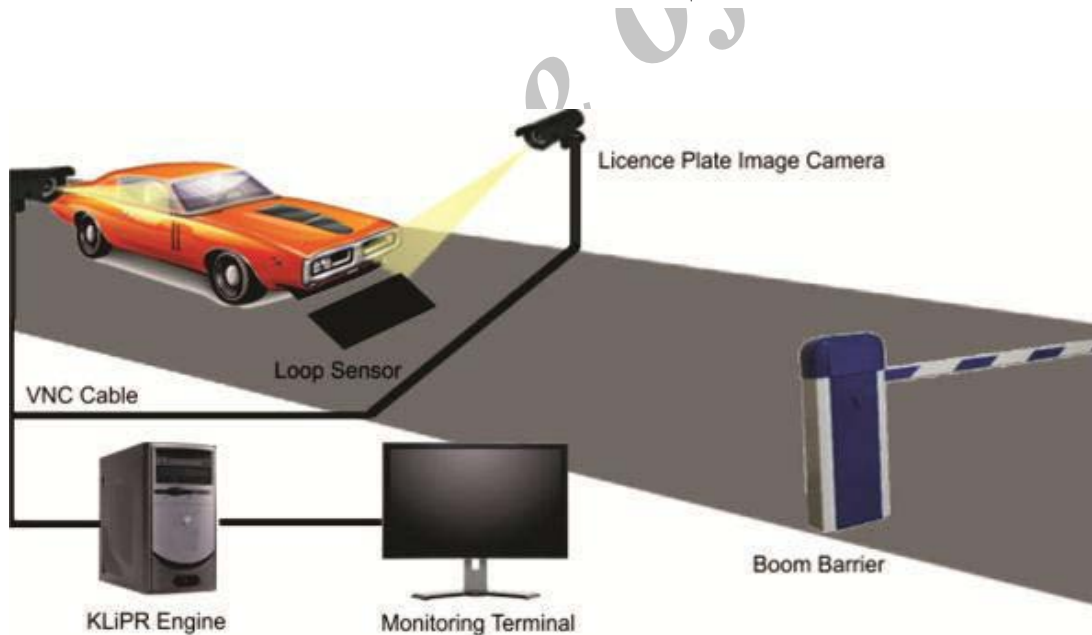
شکل 11: سنسورهاي روي یک تفنگ [3]

#### 4-2-4 شناسایی تصویر

شناسایی تصویر به خودی خود یک شاخه گسترده است. شناسایی تصویر شامل تشخیص چهره، تصویربرداری ویدئویی، تشخیص خودکار شماره پلاک (ANPR)<sup>15</sup> و غیره می باشد. سازمان های اجرای قانون که یک مجموعه دیجیتالی از تصاویر همه شهروندان را دارند می توانند از این گونه سیستم ها بهره بسیاری برند.

ویژگی های تشخیص چهره توسط سایت های شبکه های اجتماعی مانند فیس بوک استفاده می شوند و در طول سال ها، این سیستم ها نسبتاً دقیق شده اند. شناسایی چهره ها از یک پس زمینه در حال حرکت (مانند یک تصویر متحرک) مزیت بزرگ آن است که به تشخیص هویت چهره های شناسایی شده کمک می کند، اگر و فقط اگر یک پایگاه داده جامع وجود داشته باشد.

این بدین معنی است که عملاً هر ویدئو ضبط شده از یک جرم می تواند برای شناسایی متخلف مورد استفاده قرار گیرد. همچنین، سیستم هایی مانند ANPR می توانند بسیار مفید باشند. این روش می تواند به پلیس در گرفتن رد اتومبیل هایی که به قلمرو و حوزه ی استحقاقی آنها وارد و خارج میشوند، کمک کند. سیستم های سنتی تنها شماره پلاک خودرو و ماشین را عکس می گرفتند. اما ANPR صاحب ماشین را شناسایی کلی می کند. چنین سیستم هایی به ما کمک می کنند تا بین حرکت خودرو و جنایات ارتباط برقرار کنیم. ابر داده این امر را ممکن می سازد.



شکل 12: تشخیص خودکار شماره پلاک خودرو [3]

<sup>15</sup>Automated Number Plate Recognition

## 4-2-5 برنامه های منطقه بندی

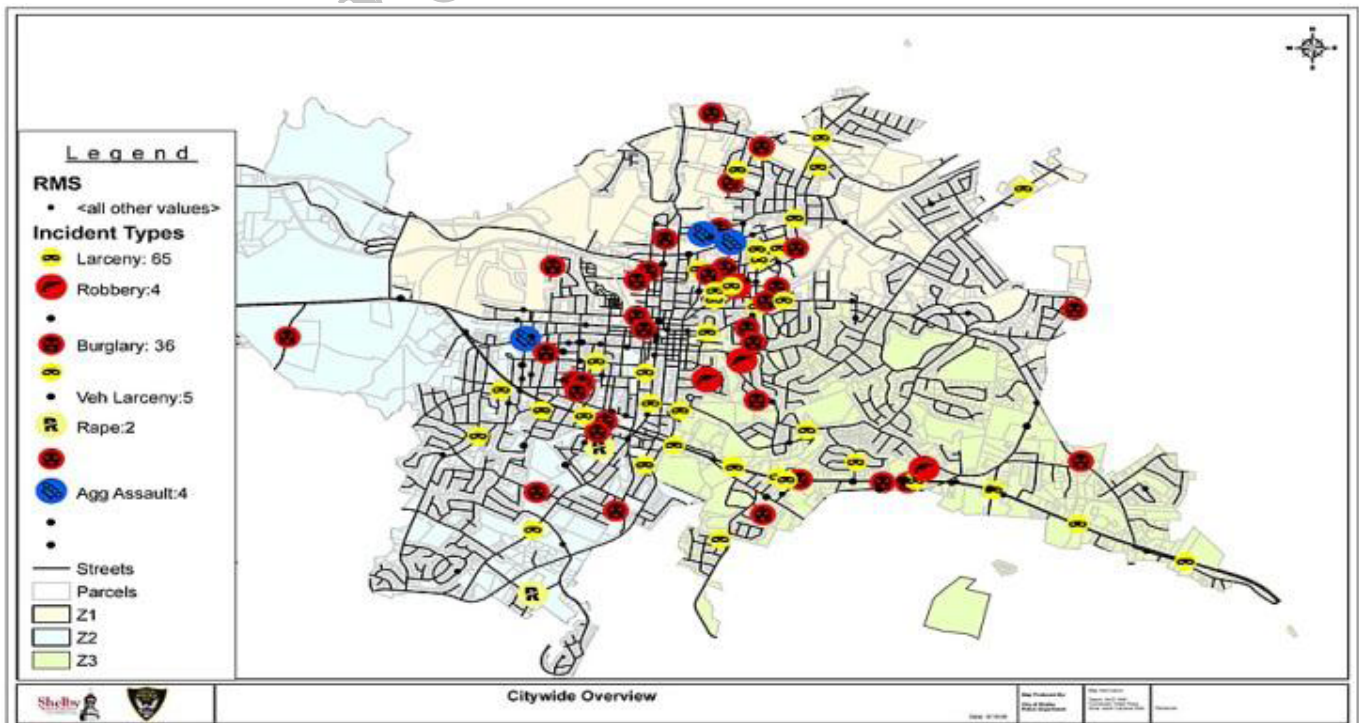
برنامه های منطقه بندی واقعا ترکیب مرحله پیش بینی هستند. تمام برنامه های قبلی که ما مورد مطالعه قرار دادیم جمع آوری، تجزیه و تحلیل و روش های پیشگیری بودند. برنامه های منطقه بندی موفق هستند، اگر نهادهای مجری قانون (LEA)<sup>16</sup>، یک GPS قوی و یا هر سیستم GIS ای را در اختیار داشته باشند.

برنامه های منطقه بندی دارای پارامترهای تنظیم شده ای می باشند که در آنها حوادث خاص ثبت می شوند. یک برنامه منطقه بندی داده شده ممکن است توسط پلیس راهنمایی و رانندگی برای ذخیره اطلاعات در مورد تصادفات ثبت شده، انبوه ترافیک، تخلفات قانون ترافیک و غیره مورد استفاده قرار گیرد.

تمام این وقایع همراه با محل اتفاق به صورت منظم ثبت شده اند. با استفاده از این اطلاعات، تحلیلگران ممکن است نمایی ارائه دهند از اینکه چه نوع جرم هایی، در کدام بخش از شهر و در کدام روز از هفته و چه ساعتی رخ می دهند. با استفاده از این، عیب یابی برای مقامات دولتی و گاهی هم برای سیاست گذاران آسان می شود که به حل مسائل کشوری، در صورت وجود، بپردازند. لازم به ذکر است که راهبندان در طول زمان مدرسه گزارش می شود. در این حالت، شاید از اتوبوس های خواسته شود که مسیرهای جایگزین را پیدا کنند. یا اینکه ممکن است مشاهده کنیم که قوانین راهنمایی و رانندگی بیشتر در طول صبح و در روزهای هفته نقض می شوند.

زمانی که سیستم ها با چنین نتایج آماری وارد میشوند، مقامات می توانند قدم های مورد نیاز را با سهولت و حس مدیریت بیشتر بردارند. به طور مشابه، ما می توانیم سیستمی را داشته باشیم که محل همه جنایات ها را به صورت معقولانه در تمام طول سال ردیابی کند.

در حال حاضر ممکن است در طول جشنواره ها، مغازه داران تعداد بیشتری از موارد دزدی را گزارش کنند و یا ممکن است متوجه شویم که حوادث رانندگی نوجوانان تحت نفوذ (DIU)<sup>17</sup> در یک منطقه خاص پس از نیمه شب و زمانی که نیمسال تحصیلی پایان یافته، افزایش می یابد. با استفاده از این داده ها، تحلیل گران می توانند نتایج را بیرون کشیده و اقدامات مبرکانه ای را بکار ببرند. اینگونه است که ما می توانیم جنایات آینده را پیش بینی کنیم و به جلوگیری از خسارات بالقوه کمک کنیم [3].





شکل 13: مناطق جرم برجسته [3]

### 4-3 استفاده از تحلیل های ابر داده در مبارزه با جرایم مالی

تبدیل حجم، سرعت، تنوع و گوناگونی داده به بصیرت و درون بینی برای حفاظت از کسب و کار خود.

مؤسسات مالی چگونه می توانند از این داده ها برای جلوگیری از جرم مالی استفاده کنند و تئیکه شرکت ها به طور سنتی از کمتر از 5% داده های موجود برای جلوگیری از فعالیت های مالی غیرقانونی استفاده می کنند؟

#### 4-3-1 مدیریت ابر داده در خدمات مالی

مؤسسات مالی، در مواجهه با رشد خواسته های مشتری برای خدمات پیشرفته و شخصی تر همراه با افزایش خواسته های نظارتی، می بایست با پتابایت داده مقابله کنند. تجزیه و تحلیل ابر داده ها گام بعدی در تکامل ابزار BI<sup>18</sup> است. انتظار می رود که این ابزارها برای تحلیلگران جرائم مالی، توانایی بازجویی سریع مجموعه های وسیعی از داده را فراهم کنند که منجر به تشخیص زود هنگام و حتی پیشگیری از جرایم مالی می شود.

این قابلیت هزینه ها را بوسیله حذف تکیه بر فروشندگان نرم افزار مدیریت جرائم مالی، کاهش خواهد داد و امکان بازجویی کوثری های پیچیده روی مجموعه داده های تصادفی را به صورت سریع تر و کارآمدتر برای شرکت فراهم می کند. منفعت تجزیه و تحلیل ابر داده فراتر از داشتن حجم زیادی از داده های واضح بوده، در واقع می تواند در به حداقل رساندن تقلب کمک کند.

ابر داده به ساخت یک مدل کمک می کند. یک مدل ساخته شده بر اساس هر واقعه کلاهبرداری، به جای محدود کردن آن به یک گروه نمونه، برمی گردد به سال های خیلی قبل برای تک تک افراد. برای کمک به جلوگیری از تقلب در آینده، هر بار که انحراف از مدل اتفاق می افتد، می تواند دوباره ساخت شود.

#### 4-3-2 مدیریت جرائم مالی و تجزیه و تحلیل داده ها

همانطوریکه مؤسسات مالی اجازه دسترسی به خدمات را در سراسر کانال های جدید می دهند، ریسک مسیرهای حملات جدید افزایش می یابد. افزایش بانکداری تلفن همراه مجموعه ای جدید از دستگاه ها را معرفی کرد و سازندگان ابزارهای بانکی و موبایلی باید بر ضعف ذاتی طراحی این دستگاه ها چیره شوند.

همانطوریکه بازار گوشی های هوشمند توسعه می یابد و تولید کنندگان شروع به انجام اقدام دفاعی در برابر هکرها و تقویت امنیت دستگاه های خود می کنند، اقلام داده های جدید در دسترس قرار خواهند گرفت که موتورهای تشخیص و

<sup>18</sup>Business Intelligence

پیشگیری از تقلب را تقویت خواهد کرد. تجزیه و تحلیل داده برای تعیین قوانین حل مدیریت جرائم مالی (FCM)<sup>19</sup> توسط تشخیص ارتباط بین جرم های مالی و ویژگی های معامله یا مجموعه ای از معاملات استفاده می شود.

- دفتر مواد مخدر و جرایم سازمان ملل اخیراً بیان کرده است که 1.6 تریلیون دلار کثیف شناور در اقتصاد جهانی وجود دارد و این مقدار هر ساله در حال افزایش است.
- آخرین آمار سالانه سازمان ملی تقلب انگلستان نشان می دهد که بیش از 38 میلیارد پوند در 12 ماه گذشته به دلیل تقلب از دست رفته است. این مقدار به بیش از 25٪ افزایش یافته است.
- بخش عمومی (21 میلیارد پوند) بزرگترین بخش از دست رفته را گزارش کرده است، در حالی که بخش خصوصی هزینه 12 میلیارد پوند را برای دولت در بر داشته بعلاوه 4 میلیارد پوند دیگر در ضرر و زیان تقلب علیه افراد.
- صنعت خدمات مالی در سال 2010 مبلغ 3.6 میلیارد پوند در ضرر و زیان های جعلی را ثبت کرده است.

#### 4-4 راه حل ابر داده برای پردازش سریع

با تکامل فن آوری محاسبات، این امکان بوجود آمده تا بتوان حجم عظیمی از داده ها را که قبلاً فقط توسط ابر رایانه ها و با هزینه کلان به کار گرفته میشد را مدیریت کرد. قیمت سیستم های کاهش یافته و در نتیجه تکنیک های جدید برای محاسبات توزیع شده، جریان اصلی می باشند. دستیابی به موفقیت واقعی در ابر داده زمانی اتفاق افتاد که شرکت های بزرگ مانند Google، yahoo! و Facebook به این واقعیت رسیدند که مقادیر زیاد اطلاعاتی که با عرضه هایشان تولید می کنند را باید به پول تبدیل کنند، و برای این کسب درآمد نیاز به کمک دارند. این شرکت های نوظهور نیاز به یافتن تکنولوژی های جدید داشتند که به آنها اجازه ذخیره، دسترسی، و تجزیه و تحلیل مقدار زیادی از داده ها را نزدیک به زمان واقعی بدهد. بنابراین آنها میتوانند از مزایای داشتن این همه داده درباره شرکت کنندگان در شبکه هایشان کسب درآمد کنند. راه حل های منتج شده آنها تبدیل بازار مدیریت داده ها می باشد. به طور خاص، نوآوری MapReduce، Hadoop، و Big Table، ثابت کرد که می تواند جرقه ای باشد که به نسل جدیدی از مدیریت داده ها منجر می شود. این فن آوری ها رسیدگی به یکی از اساسی ترین مشکلات یعنی قابلیت پردازش حجم انبوهی از داده ها به طور کارآمد، به صورت مقرون به صرفه و در زمان سریع، می باشد.

در پایگاه داده ابزارهای تجزیه و تحلیل منطق کسب و کار را که بوسیله تجارت توسعه و پشتیبانی شده اند را فعال می کنند، تا به طور مستقیم برای مجموعه های بزرگی از داده با حداقل دخالت بخش IT به کار برده شوند. پردازش موازی انبوه (MPP)<sup>20</sup> پایگاه داده ها، مدیریت مرکزی را قادر به محافظت و نگهداری از داده ها می کند. بسته به اینکه چگونه اجرا می شوند، دسترسی سریع تر و کارآمدتر به مجموعه های بزرگ داده با موازی سازی کوئری ها و یا وظایف، فراهم می شود. پایگاه های داده MPP اجازه می دهند که تیم مدیریت جرائم مالی مقادیر زیادی از اطلاعات کسب و کار را به سرعت و کارا تر از پایگاه داده های استاندارد استخراج کنند.

هر چند که دخالت IT برای پیاده سازی منابع جدید داده برای اطمینان از موازی سازی بهینه کوئری ها و یا وظایف مورد نیاز است، ترکیبی از تجزیه و تحلیل های درون پایگاهی و MPP، به تیم FCM این اختیار را می دهد که به سرعت پاسخی ارائه دهند و منطق کسب و کار اضافه شده موثری را به منظور مبارزه با حملات مسیرهای جدید و سپس کاهش تاثیر آن حملات بدون نیاز به تکیه بر شخص ثالث فروشندگان محصول FCM، فراهم آورند.

<sup>19</sup>Financial Crime Management

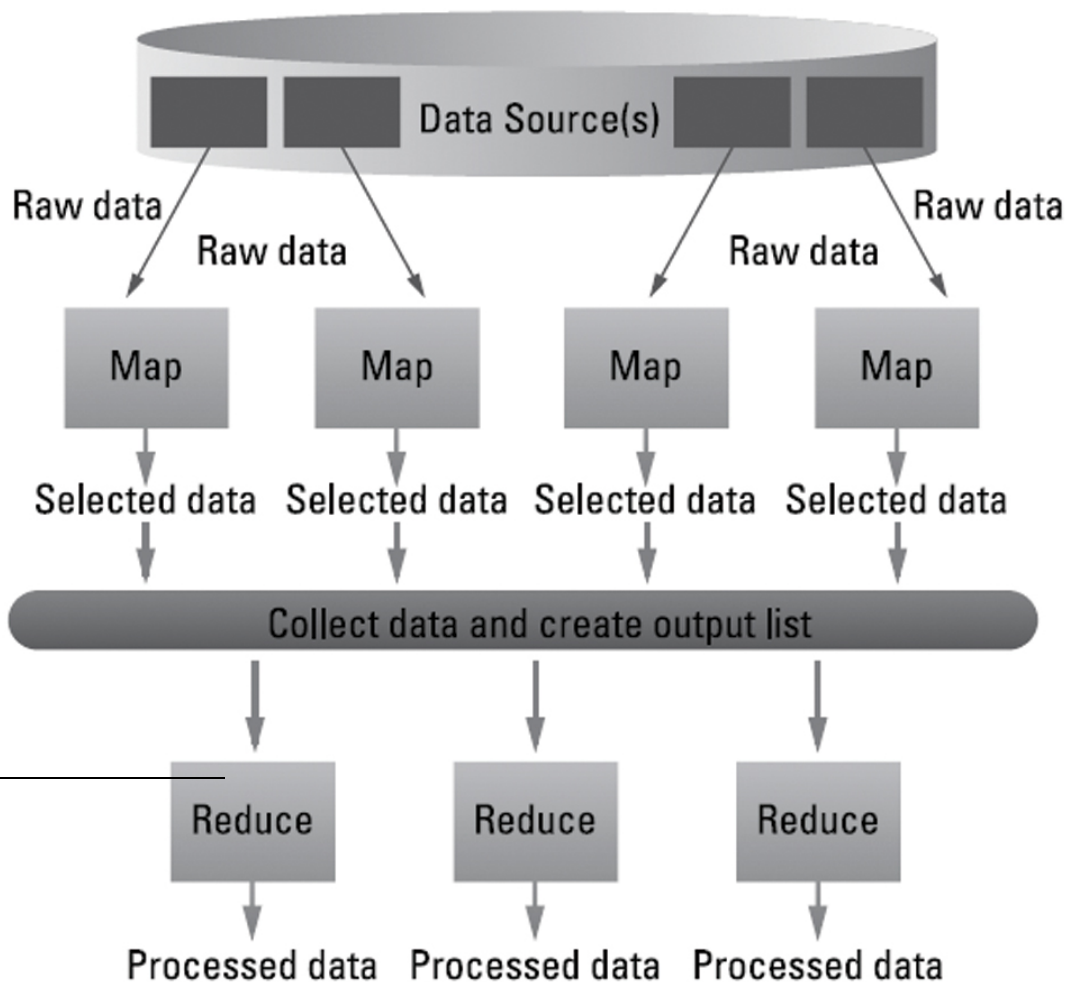
<sup>20</sup>Massively Parallel Processing

## MapReduce 4-4-1

نقشه/کاهش<sup>21</sup>، تکنولوژی ای است که توسط گوگل طراحی شده و چارچوبی نرم افزاری می باشد برای پشتیبانی از پردازش توزیع شده بر روی مجموعه داده های بزرگ در سراسر خوشه های رایانه ای و برای افزایش مقیاس از یک ماشین به چند هزار ماشین، طراحی شده که توسط شرکت هایی مانند گوگل<sup>22</sup> و یاهو<sup>23</sup> برای کمک به جستجو استفاده می شده است. آمازون<sup>24</sup>، به عنوان بخشی از ارائه دهنده محاسبات ابری، قابلیت های داده کاوی را برای مشتریان EC2 فراهم می کند.

نگاشت کاهش چارچوبی برای پردازش مجموعه های عظیمی از داده ها بر روی رایانه ها (گره ها) که بر روی موضوعی خاص فعالیت می کنند. این مجموعه روی هم رفته به عنوان خوشه شناخته می شود (در صورتی که از سخت افزار یکسان بهره برند). پردازش محاسباتی بر روی داده های ذخیره شده درون سامانه فایل (ساختار نیافته) یا بر روی پایگاه داده (ساختار یافته) قابل اجراست. نقشه/کاهش با اختصاص زیر نمایش ها به گره های کارگر و سپس با کاهش چندین نتیجه به یک نتیجه، می تواند به محققان اجازه کشف روابط بین داده های ساختار نیافته و معاملات غیر متشابه در داده های ساختار یافته را بدهد [5].

شکل 14: مدل نگاشت/کاهش [14]



<sup>21</sup>Map/Reduce

<sup>22</sup>Google

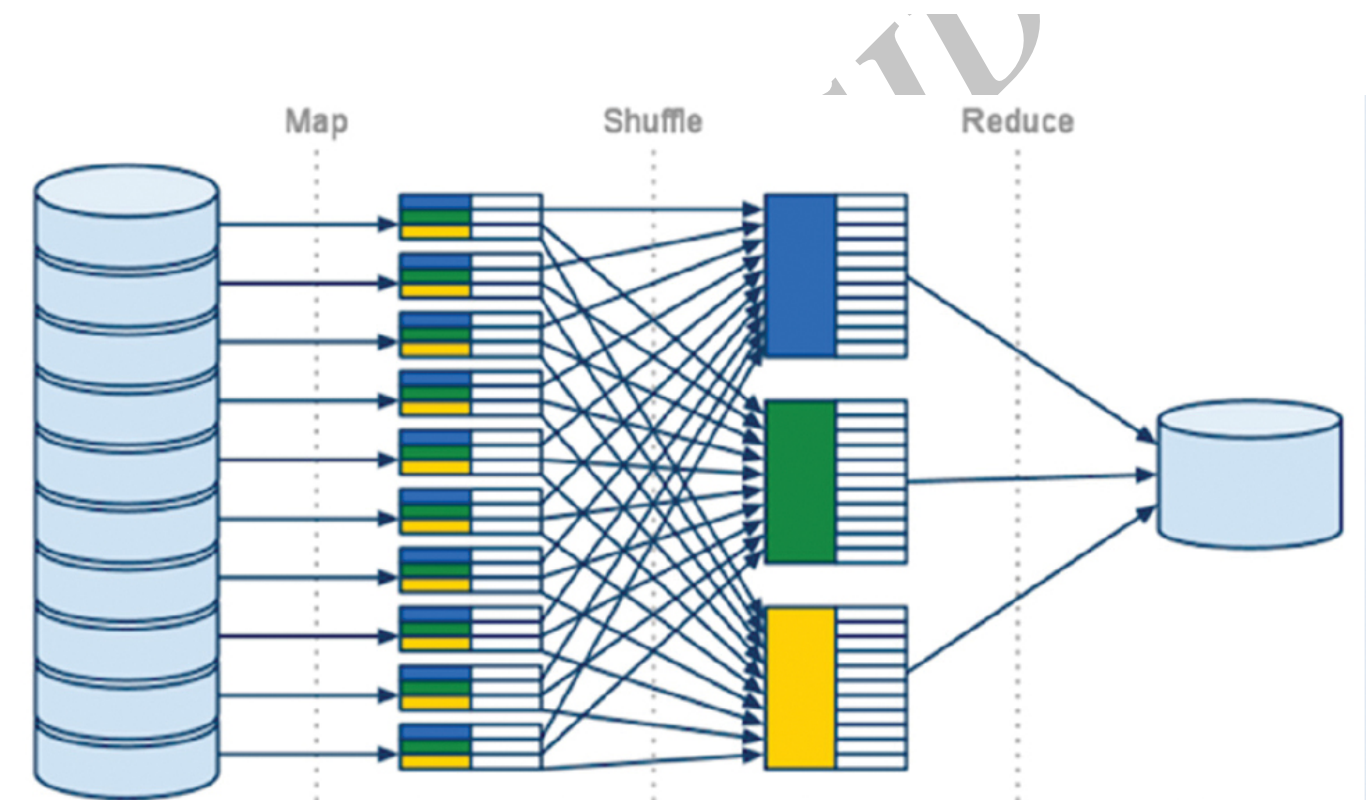
<sup>23</sup>Yahoo

<sup>24</sup>Amazon

در این روش، دو گام اصلی به نام Map و Reduce وجود دارد:

گام Map: گره اصلی، ورودی را گرفته، و آن را به زیر مسائل کوچکتری تقسیم می‌کند. سپس آنها را بین گره‌هایی که وظیفه انجام کارها را دارند، توزیع می‌کند. ممکن است این نود نیز همین کار را تکرار کند که در این حالت یک ساختار چند سطحی داریم. در نهایت این زیر مسائل پردازش شده و پاسخ به گره اصلی ارسال می‌شود.

گام Reduce: حال، گره اصلی که پاسخ‌ها و نتایج را دریافت کرد، آنها را برای ارائه خروجی، ترکیب می‌کند. در این میان ممکن است اعمالی مانند فیلتر کردن، خلاصه کردن و یا تبدیل کردن، بر روی نتایج انجام دهد.



شکل 15: پردازش مجموعه داده‌ها در مراحل: مدل نگاشت/کاهش در موتور برنامه گوگل [14]

به عنوان مثال، ما برنامه‌ای می‌نویسیم که داده‌های آب و هوا را کاوش می‌کند. جمع‌آوری داده‌های سنسورهای آب و هوا در هر ساعت در نقاط بسیاری از سراسر جهان حجم زیادی از داده‌ها را گزارش می‌کند، که کاندید مناسبی برای آنالیز با MapReduce است، چون نیمه ساخت یافته و رکوردگرا است.

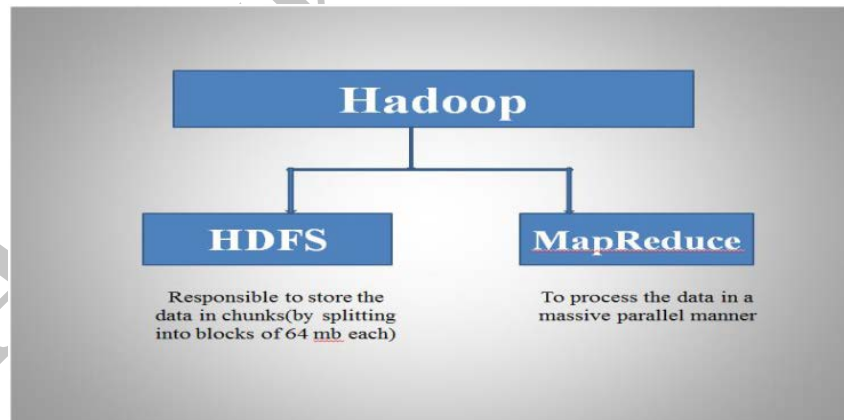
## Big Table 4-4-2

جدول بزرگ توسط گوگل طراحی شده است که بتواند یک سیستم ذخیره سازی توزیع شده به منظور مدیریت داده های ساخت یافته در مقیاس بالا باشد. داده به جداول و سطرها و ستون ها سازمان یافته است. برخلاف مدل پایگاه داده رابطه ای سنتی، جدول بزرگ یک نقشه ی چند بعدی دائمی، توزیع شده و پراکنده است. این جدول برای ذخیره حجم عظیمی از داده ها در سراسر سرور کالا در نظر گرفته شده است.

## Hadoop 4-4-3

هدوپ<sup>25</sup> یک پروژه مبتنی بر برنامه نویسی متن باز است که توسط سازمان نرم افزاری آپاچی ایجاد شده است و از MapReduce و Big Table مشتق شده است. ایده اولیه هدوپ اولین بار در شرکت گوگل رقم خورد اما خیلی ها باور به پیاده سازی این سیستم نداشتن و در چند سال اول این ایده تنها بصورت تئوری مطرح بود. هدوپ امکان ذخیره سازی اطلاعات را در چندین سرور با هزینه ای پایین فراهم می آورد. کلودرا شرکتی است که بصورت فعال در این زمینه فعال می باشد و بسته نرم افزاری بی نظیر هدوپ را ایجاد کرده و آن را انتشار داده و پشتیبانی می کند.

تکنولوژی هدوپ از دو بخش کلی سیستم فایل انتشاری هدوپ یا HDFS<sup>26</sup> و همچنین تکنیک با کیفیت پردازش اطلاعات به نام نگاشت/کاهش<sup>27</sup> استفاده می کند. ساختار کلی اطلاعاتی در هدوپ بدینگونه می باشد که اطلاعات توسط سیستم هدوپ شکسته شده و به چندین سرور فرستاده می شود. سرورها بسته به نوع اطلاعات که ممکن است پردازشی یا ذخیره ای باشد اطلاعات را پردازش یا ذخیره سازی می کنند. در هنگام درخواست اطلاعات مجدد سیستم اطلاعات را از سرور های مختلف گرفته ، مونتاژ کرده و در خروجی نمایش می دهد خوبی این سیستم تهیه نسخه پشتیبان از اطلاعات بصورت خودکار است. هر تکه از اطلاعات در چندین سرور ذخیره می شود و در صورت آسیب دیدن یکی از سرورها ، سرور دیگر قادر است مسؤلیت را بر عهده گرفته و اطلاعات مورد نظر را جایگزین کند. [14].



شکل 16: مدل هدوپ [14]

<sup>25</sup>Hadoop

<sup>26</sup>Hadoop Distribution File System

<sup>27</sup>MapReduce

## 5- بررسی و مقایسه استراتژی ها

### 5-1- تجزیه و تحلیل پیشگویانه<sup>28</sup> در مقابل استراتژی پیشگویانه<sup>29</sup>

مانند هر مفهوم جدیدی، لغت تجزیه و تحلیل پیش بینانه زمانیکه برای تجزیه تحلیل و پیش بینی جرم بکار گرفته شد، مبهم بوده است. بسیاری از نمایندگی ها نا مطمئن هستند از اینکه کدام نرم افزار، از جمله ابزارهای تجزیه و تحلیل خودشان، واقعا پیشگو است و قادر به کمک به آنها برای به حداکثر رساندن بهره وری خود در پیشگیری از جرم و جنایت می باشد. از آنجاییکه بودجه اجرای قانون کاهش یافته و یا ثابت مانده، چالش برای ادامه روند نزولی در میزان جرم و جنایت با وجود چنین محدودیت های بودجه همچنان باقی مانده است. تحقیقات اخیر نشان می دهند که 49% آژانس ها انتظار این را دارند که بودجه سال 2014 آنها ثابت باقی بماند. سوال برجسته بسیاری از روسای پلیس و کلانتری ها که هنوز هم در حال دست و پنجه نرم کردن با پاسخ آن هستند، این است: "نمایندگی ها چگونه می توانند با بودجه کمتر، کارکنان کمتر و یا منابع کمتر، موثرتر و کارا تر باشند؟"

#### بین تجزیه و تحلیل پیشگویانه و استراتژی پیشگویانه تفاوت وجود دارد.

"استراتژی پیشگویانه اشاره دارد به هر استراتژی پلیس و یا تاکتیکی که اطلاعات را توسعه داده و از آن استفاده می کند و تجزیه و تحلیل پیشرفته به منظور اطلاع از تفکر رو به جلو پیشگیری از جرم." با این تعریف، استراتژی پیشگویانه مفهومی است که سیاست گذاری ها، استراتژی ها و یا تاکتیک ها، و تقریبا هر چیز دیگری را شامل می شود از جمله:

- ✓ یک رویکرد استراتژیک یا یک ابتکار مانند استراتژی هوش پلیسی
- ✓ یک سیاست همچون استراتژی جامعه محور یا مسئله محور
- ✓ یک ابزار تجزیه و تحلیل مانند Hot Spot یا تجزیه و تحلیل روند خطی<sup>30</sup>

تجزیه و تحلیل پیش گویانه، در مقابل، ترکیبی از دو مفهوم ملموس می باشد: پیش بینی و تجزیه و تحلیل (الگوریتم های پیشرفته آماری ریاضی). بنابراین تعریف کار زیر را اتخاذ گردید:

" تجزیه و تحلیل پیش گویانه اشاره دارد به استفاده از ابزارهای آماری مبتنی بر رایانه به منظور کاوش داده های جرم و جنایت و رفتار مجرمانه برای ساخت یک پیش بینی در خصوص احتمالات جنایی آینده که مشخص، به موقع، و قابل تعقیب قانونی می باشند."

این مهم است که توجه داشته باشید که تجزیه و تحلیل پیش بینی، خلاصه ای از داده های گذشته یا گزارشی از اینکه چه اتفاقی برای داده افتاده نیست. بلکه یک پیش بینی از جرایم آینده است، شامل مکان و زمانی که احتمال اتفاق جرم وجود دارد، پس قابل پیگرد قانونی می باشد. بدین صورت پیش بینی شامل موارد زیر می شود:

- ✓ از کجا (منطقه خاص)
- ✓ چه هنگام (روز و نوبت خاص)

<sup>28</sup>Predictive Analytics

<sup>29</sup>Predictive Policing

<sup>30</sup>Linear Trending Analysis

✓ اطلاعات اضافي ( از قبيل انواع جنايات) براي توانمند سازي افسران به اقدام

شکل 17: بررسی پیش بینانه بودن نرم افزار تجزیه و تحلیل [17]

TRUE PREDICTIVE ANALYTICS	
DOES	DOESN'T
<ul style="list-style-type: none"><li>• Provide specific, actionable future crime predictions<ul style="list-style-type: none"><li>- Where (Area-Specific)</li><li>- When (Day and Shift-specific)</li></ul></li><li>• Deliver information in a timely manner</li><li>• Use sophisticated data and analysis that:<ul style="list-style-type: none"><li>- Takes into account both short term and long term data</li><li>- Goes beyond what is immediately apparent or calculable</li></ul></li></ul>	<ul style="list-style-type: none"><li>• Simply generalize, summarize or report on past information</li><li>• Overgeneralize or expand area size to make the analysis unusable</li><li>• Ignore specific timeframes, such as day and shift, to make it un-actionable</li><li>• Look only at short-term, immediate data or trends</li><li>• Require extensive personnel resources to calculate the forecast</li></ul>

در حال حاضر ابزار های بسیاری به عنوان ابزار پیش بینی به بازار عرضه شده اند. - چرا که آنها از استراتژی پیش بینانه حمایت می کنند، اما ویژگی های تجزیه و تحلیل پیش بینانه از جمله: ارائه پیش بینی های جرم و جنایت که خاص، به موقع، و قابل تعقیب قانونی باشند را ندارند. نمونه هایی از این ابزارهای شبه پیش بینی عبارتند از: سری های زمانی و تجزیه و تحلیل روند خطی، "منطقه پیش بینی"<sup>31</sup> و "نگاه به نقاط آینده"<sup>32</sup>، جستجوی متنی و ارتباط آثار کلیدی، و مدل های ساده زمانی/مکانی. مادامیکه این ابزارها در تجزیه و تحلیل جرم و جنایت مفید هستند، اغلب به صورت خیلی ساده خلاصه یا گزارشی روی داده های تاریخی انجام می دهند یا اینکه فاقد دقت آماری زیاد در فراهم کردن تجزیه و تحلیل صحیح می باشند[17].

<sup>31</sup>Predictive Zone

<sup>32</sup>Look ahead hotspots



نمونه هایی نوعی از ابزارهای تجزیه و تحلیل جرم و اینکه چرا برای تحلیل پیش گوینه واجد شرایط نیستند:

FEATURES SUPPORTED						
	Specific Location	Specific Time	Factors in short and long term data	Exposes underlying data	Deliverable in timely manner	Provides actionable underlying
<b>TRUE PREDICTIVE ANALYTICS</b>	<b>YES</b>	<b>YES</b>	<b>YES</b>	<b>YES</b>	<b>YES</b>	<b>YES</b>
TYPICAL NON-PREDICTIVE CRIME ANALYTIC TOOLS						
Time Series	YES	NO	YES	NO	NO	NO
Trend Lines	YES	NO	YES	NO	NO	NO
Hot Spots	YES	NO	NO	NO	NO	NO
Textual Searching and Linking	YES	NO	NO	NO	NO	YES
Simplistic Geospatial/Temporal Models	YES	NO	NO	NO	YES	NO

شکل 18: نمونه ابزارهای تجزیه و تحلیل جرم [17]

## 5-2- آمار و ارقام استفاده از داده‌های بزرگ

ابرداده‌ها در حال تغییر جهانی است که می‌شناسیم. اگر باور نمی‌کنید، آمارهای باورنکردنی زیر را بخوانید:

- ۶۰ درصد: بررسی‌ها نشان داده‌اند که خرده فروشان با استفاده از قدرت داده‌های بزرگ توانسته‌اند ابعاد فروش محصولات خود را تا ۶۰ درصد افزایش دهند [18].
- ۸ میلیون دلار: در مطالعه‌ای تجارت‌ها در سال جاری به طور میانگین ۸ میلیون دلار صرف پروژه‌های ابرداده‌ها و مربوط به داده‌های بزرگ کرده‌اند [19].
- 50/1 میلیارد دلار: داده‌های بزرگ که در سال ۲۰۱۴، 28/5 میلیارد دلار ارزش‌گذاری شده بود قرار است تا سال ۲۰۱۷ ارزش خود را به 50/1 میلیارد دلار برساند [20].
- ۵ برابر بیشتر: کمپانی‌هایی که تا به حال حداقل یک بار از قدرت تجزیه و تحلیل داده‌های بزرگ استفاده کرده‌اند، ۵ برابر بیشتر از دیگر کمپانی‌ها علاقه به تصمیم‌گیری سریع‌تر نسبت به کمپانی‌های رقیب خود دارند [21].
- ۹۰ درصد: نود درصد داده‌های موجود در جهان در مدت تنها دو سال اخیر ایجاد شده‌اند [22].



### 3-5- نتیجه گیری

سیستم های پیشرفته از ابزارهای پیشرفته برای پیش بینی جرایم استفاده می‌کنند. آنها همچنین از مقایسه های سال به سال یا ماه به ماه را برای تعیین اینکه آیا نرخ جرم و جنایت بالا یا پایین رفته است، استفاده می‌کنند. شرکت های بزرگ مانند IBM، Dell، گوگل یا مایکروسافت، میلیاردها دلار را در بخش تحقیق و توسعه فن آوری ابر داده سرمایه گذاری می‌کنند. توسعه دهندگان جوامع خودشان را برای فن آوری هایی مانند Hadoop، NoSQL، زمان واقعی<sup>33</sup>، یادگیری ماشینی<sup>34</sup> و غیره دارند. دستاوردهایی از نظر توسعه و گسترش فن آوری ها تا کنون به دست آمده است که به مبارزه با جنایات کمک می‌کند.

اما چالش هایی برای مواجهه وجود دارند. هنوز هم ابعاد بسیاری در حوزه بکارگیری اطلاعات وجود دارند که منتظر بهره برداری شدن می‌باشند که به ثبت، شناسایی، پیش بینی و جلوگیری از جنایات کمک خواهند کرد. همچنین، با بهبود فن آوری، سازمان ها باید برای انطباق با راه های جدیدتر برخورد با جرم و جنایت آموزش ببینند، زیرا تکنولوژی به شدت سبب کاهش هزینه های عملیاتی و افزایش تحقیقات می‌شود [3].

مزایای تجزیه و تحلیل پیش بینانه پیشگیری از جرم می‌باشد. هنگامی که معنای تجزیه و تحلیل پیش بینانه روشن شد، دیدن ارزش تجزیه و تحلیل پیش بینانه واقعی در ارائه اطلاعات به موقع، دقیق و قابل پیگرد قانونی بر روی جرایم آینده، آسان می‌شود [17].

---

<sup>33</sup>Real Time

<sup>34</sup>Machine Learning

- [1] Judith Hurwitz, Alan Nugent, Fern Halper, Marcia Kaufman, *Big Data for DUMMIES, A Wiley Brand*, John Wiley & Sons Inc., 2013. pp. 1-233, [E-book] Available: 115.28.209.159/bigdata/Big%20Data%20for%20Dummies.pdf
- [2] Chris Eaton, Dirk Deroos, Tom Deutsch, George Lapis, Paul Zikopoulos. “What is Big Data? Hint: You’re a Part of It Every Day” in *Understanding Big Data*, 1st ed. Paul Carlstroem, Steven Sit, Ed. New York: McGraw-Hill, 2012, pp. 31-50.
- [3] Rishikesh C. Muchhala, Gaurang A. Shah, Prayag Shah. “Big Data to Combat Crime”, *International Journal of Current Engineering and Technology*, Vol.4, No.5, pp. 1-4, Oct. 2014. [Online] Available: <http://inpressco.com/category/ijcet>
- [4] Neil M. Richards, Jonathan H. King, “Big Data Ethics”. Vol.49, pp. 407-408, May 2014. [Online] Available: <http://ssrn.com/abstract=2384174>
- [5] Unisys, “Using big data analytics to fight financial crime”, White Paper, pp. 1-10, 2011. [Online] Available: [http://www.sourcingfocus.com/uploaded/documents/Unisys\\_-\\_Using\\_big\\_data\\_analytics\\_to\\_fight\\_financial\\_crime.pdf](http://www.sourcingfocus.com/uploaded/documents/Unisys_-_Using_big_data_analytics_to_fight_financial_crime.pdf)
- [6] Hsinchun Chen, Roger H. L. Chiang, Veda C. Storey, “Business Intelligence And Analytics: From Big Data To Big Impact”, *MIS Quarterly*, Vol. 36, No. 4, pp. 1165-1188, Dec. 2012. [Online] Available: <http://misq.org/misq/downloads/download/editorial/567/>
- [7] Bernard Marr, “How Big Data Is Changing Healthcare”, forbes.com, Apr. 21, 2015. [Online] Available: <http://www.forbes.com/sites/bernardmarr/2015/04/21/how-big-data-is-changing-healthcare>.
- [8] Michael Schroeck, Rebecca Shockley, Dr. Janet Smart, Professor Dolores Romero-Morales and Professor Peter Tufano, “Analytics: The real-world use of big data”, Executive Report, pp. 3-12, Oct. 2012. [Online] Available: [https://www.ibm.com/smarterplanet/global/files/se\\_\\_sv\\_se\\_\\_intelligence\\_\\_Analytics\\_-\\_The\\_real-world\\_use\\_of\\_big\\_data.pdf](https://www.ibm.com/smarterplanet/global/files/se__sv_se__intelligence__Analytics_-_The_real-world_use_of_big_data.pdf)
- [9] Cloud Security Alliance (CSA) Big Data Working Group Co. “Top Ten Big Data Security and Privacy Challenges”. isaca.org, November 2012. [Online] Available: [www.isaca.org/groups/professional.../big-data/.../big\\_data\\_top\\_ten\\_v1.pdf](http://www.isaca.org/groups/professional.../big-data/.../big_data_top_ten_v1.pdf)
- [10] IBM Corporation Software Group, “Extending & Enhancing Law Enforcement Capabilities”, 2011. [Online] Available: [www.ibm.com/software/jstart/downloads/bd\\_LawEnforcement.pdf](http://www.ibm.com/software/jstart/downloads/bd_LawEnforcement.pdf)
- [11] Executive Office of the President, “Big Data: Seizing Opportunities, Preserving Values”, May 2014. [Online] Available: [https://www.whitehouse.gov/.../big\\_data\\_privacy\\_report\\_may\\_1\\_2014.pdf](https://www.whitehouse.gov/.../big_data_privacy_report_may_1_2014.pdf)

[12] Bill Hamilton, "Big Data is the Future of Healthcare", Cognizant 20-20 insights, USA, Sep, 2012. [online] Available: <http://www.cognizant.com/InsightsWhitepapers/Big-Data-is-the-Future-of-Healthcare.pdf>

[13] Arnold Picot, "From Open Data To Big Data", 2nd International Open Data Dialog, pp. 1-34, Nov. 2013. [Online] Available: [http://open-data.fokus.fraunhofer.de/wp-content/uploads/sites/3/2013/11/Picot\\_From-Open-Data-to-Big-Data.pdf](http://open-data.fokus.fraunhofer.de/wp-content/uploads/sites/3/2013/11/Picot_From-Open-Data-to-Big-Data.pdf)

[14] ITU-T Technology Watch Report, "Big Data: Big Today, Normal Tomorrow", 2nd International Open Data Dialog, pp. 20-25, Nov. 2013. [Online] Available [http://www.itu.int/dms\\_pub/itu-t/oth/23/01/T23010000220001PDFE.pdf](http://www.itu.int/dms_pub/itu-t/oth/23/01/T23010000220001PDFE.pdf)

[15] R. Abbas, "The Social Implications of Location-Based Services: An Observational Study of Users," *J. Location-Based Services*, vol. 5, nos. 3-4, 2011, pp. 156-181.

[16] J. Pitt, "Design Contractualism for Pervasive/Affective Computing," *IEEE Technology and Society Magazine*, vol. 31, no. 4, 2012, pp. 25-28.

[17] Motorola Solutions, "Is My Crime Analytics Software Predictive?", White Paper, pp. 1-5, Aug. 2015. [Online] Available: <https://www.motorolasolutions.com/content/dam/msi/docs/products/smart-public-safety-solutions/ilps/Is-My-Crime-Analytics-Software-Predictive-White-Paper.pdf>

[18] David Court, "Getting Big Impact From Big Data", 1996-2015 McKinsey & Company, Jan, 2015. [online] Available: [http://www.mckinsey.com/insights/business\\_technology/getting\\_big\\_impact\\_from\\_big\\_data?cid=other-eml-alt-mkq-mck-oth-1501](http://www.mckinsey.com/insights/business_technology/getting_big_impact_from_big_data?cid=other-eml-alt-mkq-mck-oth-1501)

[19] C. Hagen, J. Raudabaugh, A. Prasad, Kh. Khan, "Beyond Big: The Analytically Powered Organization", AT&Kearney, atkearney.com, Apr, 2014. [online] Available: [https://www.atkearney.com/analytics/featured-article/-/asset\\_publisher/FNSUwH9BGQyt/content/beyond-big-the-analytically-powered-organization/10192](https://www.atkearney.com/analytics/featured-article/-/asset_publisher/FNSUwH9BGQyt/content/beyond-big-the-analytically-powered-organization/10192)

[20] Jeff Kelly, "Big Data Vendor Revenue and Market Forecast 2013-2017", Wikibon professional community, wikibon.org, Feb. 12, 2014, [online] Available: [http://wikibon.org/wiki/v/Big\\_Data\\_Vendor\\_Revenue\\_and\\_Market\\_Forecast\\_2013-2017](http://wikibon.org/wiki/v/Big_Data_Vendor_Revenue_and_Market_Forecast_2013-2017)

[21] Louis Columbus, "Roundup Of Analytics, Big Data & Business Intelligence Forecasts And Market Estimates, 2014", forbes.com, Jun. 25, 2014, [online] Available: <http://www.forbes.com/sites/louiscl Columbus/2014/06/24/roundup-of-analytics-big-data-business-intelligence-forecasts-and-market-estimates-2014/>

[22] Dennis McCafferty, "Surprising Statistics About Big Data", BaseLine Magazine, Driving Business Success With Technology, baselinemag.com, Feb. 02, 2014, [online] Available:

<http://www.baselinemag.com/analytics-big-data/slideshows/surprising-statistics-about-big-data.html>

Archive of SID