## Salarios 2020



Titular de la materia: Mc. Fernando Castillo Alumno: José Luis Toribio

## Reporte Salarios

## # Salarios 2020

A continuación en el siguiente análisis sugerido por el prof.Fernando Castillo, utilizaremos el set de datos "Salarios 2020", proporcionado por la empresa "Software guru".

En el cual nos daremos a la tarea de crear un análisis entre los profesionistas que se dedican o bien tienen conocimientos en el área de DevOps, contra aquellos que conocen o bien dominan la tecnología llamada Dockers Containers, ya que consideramos de suma importancia que los profesionista que se dedican al área de DevOps, tengan conocimiento de Contenedores.

Como paso siguiente veremos que porcentaje de la comunidad que practica DevOps implementa Dockers Containers, así mismo analizaremos la media salarial, entre dichos segmentos.

como primer paso cargaremos nuestro set de datos para comenzar con nuestro análisis.

In [3]: import pandas as pd
In [33]: #vamos a cargar nuestro set de datos.
 df = pd.read\_csv('answers.csv')
 df

Out[33]: ip address created recaptcha score salarymx salaryusd extramx extrausd variation english num ... ben gy 189.205.154.128 2019-12-23 22:19:42.131242 2019-12-23 189.205.154.128 NaN 26000 40000 2019-12-23 4 2806;2f0:9002;462c;348e;dbb6;d957;f16b NaN 35000 18000 Na 22:24:04.580942 189.205.154.128 22:24:22.759488 NaN 2019-12-23 187.190.30.86 NaN 30000 10000 22:26:46.171217 201.159.102.34 22:53:17.709502 2547 2650 NaN 46000 20000 22 2020-02-07 2548 2651 2806:107e:7:49d7:44fc:2254:e307:536e 28000 0 NaN 0 10 Na 20:45:30.489241 2020-02-10 2549 2652 148.240.67.129 25000 NaN 23:59:35.442983 2020-02-11 3 ... 2550 2653 2806:268:403:88a4:a439:ed0a:13bf:e85e NaN 24000 10000 0 Na 2020-02-12 2551 2654 2806:106e:24:1f32:60eb:a482:1d18:9096 16:56:04.093759 NaN 30000 15000 Na 2552 rows x 159 columns

como siguiente paso, procederemos a extraer el set de datos, donde si el campo : "act\_devops" contiene un valor positivo(en otras palabras la letra Y). Y después trabajemos con el nuevo data frame

```
In [5]: #extraer los row que contienen el 'Y'. Lo que indica que son profesionistas que usan DevOps...
dfDevops = df[df.act_devops=='Y']
print("Tabla de datos")
dfDevops
```

	id	ip_address	created	recaptcha_score	salarymx	salaryusd	extramx	extrausd	variation	english_num	 ben_
2	4	2806:2f0:9002:462c:348e:dbb6:d957:f16b	2019-12-23 22:24:04.580942	NaN	35000	0	18000	0	30	3	
10	12	189.216.205.103	2019-12-23 23:04:39.046583	NaN	70000	0	0	0	0	3	
16	18	177.248.225.111	2019-12-23 23:41:48.487477	NaN	10000	0	6000	0	0	3	
35	37	2806:103e:b:70b1:3dc2:89f9:44f4:9142	2019-12-24 01:00:03.188644	NaN	70000	0	120000	0	0	3	
37	40	201.175.132.97	2019-12-24 01:03:43.81779	NaN	26000	0	18000	0	30	2	
2496	2596	189.216.140.186	2020-01-19 16:23:06.369485	NaN	15000	0	7500	0	0	3	
2497	2597	189.212.127.201	2020-01-19 16:29:35.891567	NaN	28000	0	25000	0	20	3	
2499	2599	2806:2f0:9005:f8c6:20a2:54dc:5033:ff7	2020-01-20 00:55:24.081861	NaN	35000	0	10000	0	0	2	
2502	2602	162.218.228.196	2020-01-20 18:43:55.474372	NaN	50000	0	40000	0	4	4	
2509	2609	200.56.77.165	2020-01-21 15:57:22.401189	NaN	62000	0	1050000	0	3	5	

```
Ahora haremos una extracción de aquellos profesionistas que implementan DevOps pero no Docker Containers

In [29]: #Extraer información acerca de los profesionistas que no usan Dockers

dfNoDocker = dfDevops[dfDevops.infra_docker!='Y']
print("Total de profesionistas que no usan Dockers:",dfNoDocker.shape[0])

dfNoDocker
```

Total de profesionistas que no usan Dockers: 78

```
In [30]: #Extrar información acerca de los profesionistas que usan Dockers
    dfSiDocker = dfDevops[dfDevops.infra_docker=='Y']
    print("Total de profesionistas que usan Dockers:",dfSiDocker.shape[0])
    dfSiDocker
```

Total de profesionistas que usan Dockers: 124

Out	1.30	

	id	ip_address	created	recaptcha_score	salarymx	salaryusd	extramx	extrausd	variation	english_num	 ben_gyı
2	4	2806:2f0:9002:462c:348e:dbb6:d957:f16b	2019-12-23 22:24:04.580942	NaN	35000	0	18000	0	30	3	 Na
10	12	189.216.205.103	2019-12-23 23:04:39.046583	NaN	70000	0	0	0	0	3	 Na
16	18	177.248.225.111	2019-12-23 23:41:48.487477	NaN	10000	0	6000	0	0	3	 Na
35	37	2806:103e:b:70b1:3dc2:89f9:44f4:9142	2019-12-24 01:00:03.188644	NaN	70000	0	120000	0	0	3	 Na
37	40	201.175.132.97	2019-12-24 01:03:43.81779	NaN	26000	0	18000	0	30	2	 Na
2472	2572	179.6.201.92	2020-01-17 13:38:53.222368	NaN	0	2400	0	0	1	2	 Na
2492	2592	174.194.203.203	2020-01-18 20:52:30.435736	NaN	113000	0	200000	0	50	5	 Na
2493	2593	2806:109f:16:52f5:767f:d632:4357:2c62	2020-01-19 04:26:12.223584	NaN	30000	0	15000	0	0	4	
2496	2596	189.216.140.186	2020-01-19 16:23:06.369485	NaN	15000	0	7500	0	0	3	 Na
2499	2599	2806:2f0:9005:f8c6:20a2:54dc:5033:ff7	2020-01-20 00:55:24.081861	NaN	35000	0	10000	0	0	2	 Na
124 ro	ows × °	159 columns									

```
In [8]: import math
   porcentajeSiDocker = (int(dfSiDocker.shape[0])*100)/dfDevops.shape[0]
   print("Porcentaje de Profesionistas que Si emplean DevOps y Docker ",math.trunc(porcentajeSiDocker),"%")

Porcentaje de Profesionistas que Si emplean DevOps y Docker 61 %

In [9]: import math
   porcentajeNoDocker = 100-(math.trunc(porcentajeSiDocker))
   print("Porcentaje de Profesionistas que No emplean DevOps y Docker ",porcentajeNoDocker,"%")

Porcentaje de Profesionistas que No emplean DevOps y Docker 39 %
```

A continuación mostraremos en una grafica de Barras el numero de los dos casos, tanto usan y no usan Docker Containers

```
In [16]: import matplotlib.pyplot as plt

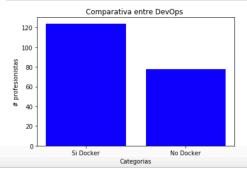
#definir las categorias en nuestro casa sera Si Docker y No Docker

categoryX= ['Si Docker', 'No Docker']
   dataY = [dfSiDocker.shape[0],dfNoDocker.shape[0]]

plt.bar(categoryX, dataY, color="blue")

plt.xticks(categoryX)
   plt.ylabel('# profesionistas')
   plt.xlabel('Categorias')

plt.xtitle('Comparativa entre DevOps ')
   plt.show()
```



011+1	1201	٠.
Out	20	

	id	ip_address	created	recaptcha_score	salarymx	salaryusd	extramx	extrausd	variation	english_num	 ben_gyr
44	47	201.97.24.183	2019-12-24 01:39:06.795801	NaN	10000	0	0	0	1	2	 Na
81	85	177.228.99.109	2019-12-24 17:09:04.111177	NaN	36000	0	0	0	25	3	 Na
82	87	2806:2f0:9100:dcbc:e5e5:37ac:634f:dd54	2019-12-24 17:11:56.906353	NaN	34000	0	100000	0	5	2	 Na
92	99	187.233.146.133	2019-12-24 18:37:58.05995	NaN	80000	0	960000	0	0	4	
102	109	201.175.156.63	2019-12-24 18:48:15.215682	NaN	40000	0	21000	0	1	4	 Na
2363	2461	187.147.120.7	2020-01-14 21:22:42.701203	NaN	24000	0	0	0	10	1	 Na
2404	2502	200.68.138.39	2020-01-15 05:45:29.106513	NaN	21000	0	30000	0	20	3	 Na
2497	2597	189.212.127.201	2020-01-19 16:29:35.891567	NaN	28000	0	25000	0	20	3	 Na
2502	2602	162.218.228.196	2020-01-20 18:43:55.474372	NaN	50000	0	40000	0	4	4	 Na
2509	2609	200.56.77.165	2020-01-21 15:57:22.401189	NaN	62000	0	1050000	0	3	5	 Na
78 rov	vs × 15	9 columns									

Ahora como podemos ver en la gráfica, nos muestra que es mayor el número de professionistas en DevOps que tienen habilidades en Dockers, a diferencia de los que no. Lo cual ayuda a nuestro estudio a refirmar la importancia de Docker container como DevOps enginner.

Claro que ahora queda analizar la brecha salarial entre los dos grupos. Para el mejor desempeño de nuestro analisis convertiremos los salarios a la unidad de dólares, con la finalidad de estandarizar nuestros datos. Tomaremos el valor del dolar al día domingo 23 de 2020, 1 dolar = 19.04 MXN

```
In [28]: #ahora procederemos a convertir nuestro campo "salarymx a dolares", mecionar que usaremos dos campos, #el anterior mencionado y ademas "salaryusd"

salarySiDocker = dfSiDocker[['act_devops','infra_docker','salarymx','salaryusd']]
#tabla con salarios de profesionistas que Si implementan Dockers

salarySiDockerUsdl = (salarySiDocker['salarymx'].sum())/19.04
salarySiDockerUsd2 = salarySiDocker['salaryusd'].sum()

usdMeanSiDocker = (salarySiDockerUsdl + salarySiDockerUsd2)/int(dfSiDocker.shape[0])

print("Promedio de salarios de profesionistas que usan Docker",usdMeanSiDocker)
```

Promedio de salarios de profesionistas que usan Docker 2967.0244815668207

```
In [15]:

salaryNoDocker = dfNoDocker[['act_devops','infra_docker','salarymx','salaryusd']]

#tabla con salarios de profesionistas que No implementan Dockers

#tabla con salarios de profesionistas que Si implementan Dockers

salaryNoDockerUsd1 = (salaryNoDocker['salarymx'].sum())/19.04

salaryNoDockerUsd2 = salaryNoDocker['salaryusd'].sum()

usdMeanNoDocker = (salaryNoDockerUsd1 + salaryNoDockerUsd2)/int(dfNoDocker.shape[0])

print("Promedio de salarios de profesionistas que usan Docker",usdMeanNoDocker)
```

Promedio de salarios de profesionistas que usan Docker 2663.7807315233786

Ahora veremos en la siguiente Gráfica los promedios salariales de profesionistas en DevOps, que Si usan o No usan Docker.

```
In [27]: #definir las categorias en nuestro casa sera Si Docker y No Docker

data = {'Clase':['Si Docker', 'No Docker'], 'Promedio Salarios (USD)':[usdMeanSiDocker,usdMeanNoDocker]}

dfSalaryMean = pd.DataFrame(data, columns=['Clase', 'Promedio Salarios (usd)'])

print("\n")
print(dfSalaryMean)
print("\n")

categoryX= ['Si Docker', 'No Docker']
dataY = [usdMeanSiDocker,usdMeanNoDocker]

plt.bar(categoryX, dataY, color="green")

plt.xticks(categoryX)
plt.ylabel('Promedio Salarial')
plt.xlabel('Categorias')

plt.title('Comparativa entre DevOps ')
plt.show()
```

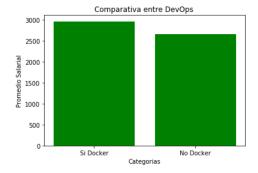
```
Clase Promedio Salarios (usd)

Docker

NaN

Docker

NaN
```



Como Pudimos observar en la anterior tabla y Gráfica, nuestra comparativa entre los promedios salariales de aquellos profesionistas que utilizan Dockers o no lo utilizan, es mínima, por lo que tenemos como resultado de nuestro estudio, que el saber o implementar Dockers siendo un DevOps enginner representa una diferencia mínima salarial.

Lo que nos da como resultado es que podríamos saber o no saber Dockers y aún así aspirar a un salario que oscile entre los \$2967.02(USD) o \$2663.78 (USD). Sin embargo en contraste pudimos notar que un 61% de los profesionistas involucrados en DevOps si implementan Dockers, lo cual nos indica que a pesar de tener un impacto mínimo en el salario, los profesionistas suelen aprender Contenedores.