Data quality report

Casus Exploratie Data Analyse

School: HAN

Course: ADS

Auteur: Timoy van Balkom

Datum: 2024-03-08

Inhoudsopgave

[Inleiding 3](#_Toc159529564)

[Informatievragen 3](#_Toc159529565)

[Descriptieve statistische kentallen 4](#_Toc159529566)

[Continues features 4](#_Toc159529567)

[Categorial features 4](#_Toc159529568)

[Histogrammen 5](#_Toc159529569)

[Temperatuur 5](#_Toc159529570)

[Dauw punt 7](#_Toc159529571)

[Luchtvochtigheid 8](#_Toc159529572)

[Wind richting 9](#_Toc159529573)

[Wind snelheid 10](#_Toc159529574)

[Boxplots 11](#_Toc159529575)

[Vertrek vertraging 11](#_Toc159529576)

[Aankomst vertraging 13](#_Toc159529577)

[Temperatuur 15](#_Toc159529578)

[Dauw punt 17](#_Toc159529579)

[Luchtvochtigheid 19](#_Toc159529580)

[Wind richting 21](#_Toc159529581)

[Wind snelheid 22](#_Toc159529582)

[Testen 23](#_Toc159529583)

[Proportietesten 23](#_Toc159529584)

[Difference of means testen 23](#_Toc159529585)

[Anova testen 24](#_Toc159529586)

[Scatter plots 25](#_Toc159529587)

[Pair plot 25](#_Toc159529588)

[Correlatie coëfficiënten 26](#_Toc159529589)

[Vertrek vertraging en aankomst vertraging 26](#_Toc159529590)

[Temperatuur en dauw punt 27](#_Toc159529591)

[Temperatuur en luchtvochtigheid 27](#_Toc159529592)

[Dauw punt en luchtvochtigheid 28](#_Toc159529593)

[Wind richting en wind snelheid 29](#_Toc159529594)

[Conclusie 31](#_Toc159529595)

[Wat is de verdeling van de vertragingstijden voor vluchten in de dataset? 31](#_Toc159529596)

[Hoe is de spreiding van temperatuur, dauw punt, luchtvochtigheid, windrichting en windsnelheid in de dataset? 31](#_Toc159529597)

[Hoe verhouden de verschillende weer data met elkaar? 32](#_Toc159529598)

[Figuren lijst 33](#_Toc159529599)

[Bibliografie 34](#_Toc159529600)

# Inleiding

## Informatievragen

1. Wat is de verdeling van de vertragingstijden voor vluchten in de dataset?
2. Hoe is de spreiding van temperatuur, dauw punt, luchtvochtigheid, windrichting en windsnelheid in de dataset?
3. Hoe verhouden de verschillende weerdata met elkaar?

# Descriptieve statistische kentallen

Hieronder staan voor de continues features en de categorial features de descriptieve statische kentallen, in totaal zijn er 7 continues en 3 categoriale features, dit is zo omdat voor mijn informatievragen dit alle features zijn die ik nodig heb met name daarom heb ik voor de continues features ervoor gekozen om ze allemaal uit te werken in plaats van 2 weg te laten.

De waardes in onderstaande tabellen zijn berekend met behulp van de matplotlib.pyplot library in Python.

## Continues features

|  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| Feature | Count | % Miss. | Card. | Min. | 1ste Qrt. | Mean | Median | 3rd Qrt. | Max. | Std. Dev. |
| Dep\_delay | 336776 | 2.451 | 527 | -43.0 | -5.0 | 12.639 | -2.0 | 11.0 | 1301.0 | 40.210 |
| Arr\_delay | 336776 | 2.800 | 577 | -86.0 | -17.0 | 6.895 | -5.0 | 14.0 | 1272.0 | 44.633 |
| Temp | 336776 | 0.467 | 168 | 10.94 | 42.08 | 56.996 | 57.2 | 71.96 | 100.04 | 17.965 |
| Depw | 336776 | 0.467 | 147 | -9.94 | 26.06 | 41.631 | 42.8 | 57.92 | 78.08 | 19.353 |
| Humid | 336776 | 0.467 | 2442 | 12.74 | 43.99 | 59.557 | 57.73 | 75.33 | 100.0 | 19.656 |
| Wind\_dir | 336776 | 2.909 | 37 | 0.0 | 130.0 | 201.540 | 220.0 | 290.0 | 360.0 | 104.820 |
| Wind\_speed | 336776 | 0.485 | 34 | 0.0 | 6.905 | 11.114 | 10.357 | 14.960 | 42.579 | 5.574 |

## Categorial features

|  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| Feature | Count | % Miss. | Card. | Mode | Mode Freq. | Mode % | 2nd Mode | 2nd Mode Freq. | 2nd Mode % |
| Dest | 336776 | 0.0 | 105 | ORD | 17283 | 5.132 | ATL | 17215 | 5.112 |
| Origin | 336776 | 0.0 | 3 | EWR | 120835 | 35.880 | JFK | 111279 | 33.042 |
| Carrier | 336776 | 0.0 | 16 | UA | 58665 | 17.420 | B6 | 54635 | 16.223 |

# Histogrammen

De histogrammen zijn gemaakt met behulp van de matplotlib.pyplot library en Python en de density plots zijn gemaakt met behulp van de Seaborn library in Python.

## Temperatuur

Als we kijken naar het histogram van de temperatuur zien we hier een bimodale distributie, de histogram heeft 2 duidelijke pieken. Uit deze pieken kunnen we op maken dat er 2 temperatuur ranges zijn die het meeste voorkomen, met name rond de 40 en 70 graden fahrenheid.

### Histogram

Afbeelding met Perceel, schermopname, diagram, lijn

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 1 Histogram temperature

### Density plot

Afbeelding met tekst, diagram, Perceel, schermopname

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 2 Density plot temperature

## Dauw punt

Voor het dauw punt geldt hetzelfde als de temperatuur dat het een bimodale verdeling is, hoewel het in de histogram minder gemakkelijk te zien is laat de density plot duidelijk zien dat er 2 pieken zijn, rond 30 en 60.

### Histogram

Afbeelding met diagram, Perceel, lijn, schermopname

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 3 Histogram dew point

### Density plot

Afbeelding met tekst, diagram, Perceel, schermopname

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 4 Density plot dew point

## Luchtvochtigheid

Als we kijken naar de luchtvochtigheid is het wat lastiger om de verdeling te bepalen, het heeft het meeste weg van een rechtscheve verdeling, vooral in de density plot is dit beter zichtbaar waar het wel lijkt alsof er een lange staart aan de rechterkant ontstaat wat betekent dat er een paar zeer hoge waardes zijn die het gemiddelde omhoog trekken en dit is weer goed zichtbaar in de histogram.

### Histogram

Afbeelding met diagram, Perceel, schermopname, lijn

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 5 Histogram humidity

### Density plot

Afbeelding met tekst, diagram, Perceel, schermopname

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 6 Density plot humidity

## Wind richting

Bij de wind richting zien we weer een histogram die nijgt naar de bimodale verdeling, zeker in de density plot is duidelijk te zien hier er 2 pieken zijn, de linker piek is weliswaar een stuk lager dan de rechter piek maar er zijn wel 2 pieken. Nu is het wel zo dat de wind richting gemeten is in graden waar 0 en 360 naast elkaar liggen alleen in de histogram zo ver mogelijk uit elkaar, eigenlijk zou je het moeten lezen als een cirkel en als je dat doet liggen de 2 pieken aan elkaar en heeft de histogram meer weg van een gauss verdeling.

### Histogram

Afbeelding met Perceel, lijn, diagram, tekst

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 7 Histogram wind direction

### Density plot

Afbeelding met tekst, diagram, Perceel, schermopname

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 8 Density plot wind direction

## Wind snelheid

De histogram van de windsnelheid lijkt op een gauss verdeling, omdat de meeste waardes dicht bij het gemiddelde liggen, we zien wel een uitschieter aan de linker kant maar alles te samen lijkt het gross van de waardes dicht bij het gemiddelde te liggen met weinig uitschieters. Als we ook terug kijken naar de waardes in de tabel met continuous features zien we dat de mean en de median erg dicht bij elkaar liggen en de afstand van de 1ste qrt tot de mean en de mean tot de 3de qrt zijn ook vrijwel gelijk. Dit wijst weer op een erg gelijke verdeling.

### Histogram

Afbeelding met tekst, Perceel, lijn, diagram

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 9 Histogram wind speed

### Density plot

Afbeelding met diagram, tekst, Perceel, schermopname

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 10 Density plot wind speed

# Boxplots

De boxplots zijn gemaakt met behulp van de Seaborn library in Python.

## Vertrek vertraging

Als we kijken naar de boxplot van de vertragingen bij vertrek zien we dat de spreiden tussen de minimale en maximale waarde en daarbij ook tussen het 1ste kwartiel en 3de kwartiel klein is, wel zien we veel outliers, met name aan de rechter kant met enorme uitschieters vergeleken met de boven grens.

Afbeelding met tekst, lijn, Perceel, diagram

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 11 Boxplot departure delay

Als we dan specifieker gaan kijken naar de verhouding vertragingen bij vertrek en de vliegtuigmaatschappij lijkt het op het eerste ogenblik alsof de spreiding redelijk gelijk is maar toch zien we als we goed kijken dat met name EV een grote delta heeft tussen min en max met redelijk wat outliers vergeleken met de rest en AS slechts 1 outlier met een gemiddelde delta tussen min en max vergeleken met derest.

Afbeelding met tekst, nummer, diagram, Perceel

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 12 Boxplot departure delay gegroepeerd op carrier

## Aankomst vertraging

Als we naar de boxplot van vertragingen bij aankomst kijken zien we een beeld dat we verwachten te zien, de spreiding is iets groter dan bij de vertragingen van vertrek maar dat is met name te danken aan meer waardes aan de linker kant van de boxplot, dit is logisch omdat vluchten kunnen sneller gaan dan verwacht waardoor de aankomst ook eerder is dan verwacht. Verder is de spreiding van de outliers vergelijkbaar met die van de vertragingen bij vertrek wat kan betekenen dat de vluchten die vertraagd waren dezelfde delta hadden van hun aankomst tijd als hun vertrek tijd, dit is ook logisch omdat de vliegtijd niet per se langer of korter wordt wanneer er vertraging plaats vind voor vertrek.

Afbeelding met lijn, Perceel, diagram, tekst

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 13 Boxplot arriving delay

Als we dan kijken naar de verhouding tussen vertraging van aankomst en de vliegtuigmaatschappij zien we net als bij de boxplot hierboven dat deze redelijk in lijn ligt met de boxplot van vertraging bij vertrek, met wederom meer spreiding naar de linkerkant van de boxplot (onder de 0 in dit geval) en daarmee ook een grotere delta tussen min en max.

Afbeelding met tekst, nummer, Perceel, diagram

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 14 Boxplot arriving delay gegroepeerd op carrier

## Temperatuur

De boxplot van de temperatuur heeft geen outliers zoals hieronder te zien, wat we wel zien is dat de delta tussen min en 1ste kwartiel en 3de kwartiel en max vrij groot is, waar de spreiding tussen het 1ste kwartiel en 3de kwartiel minder groot is in verhouding, dit laat duidelijk zien dat de temperatuur over het algemeen binnen een klein bereik schommelt met een aantal uitzonderingen.

Afbeelding met schermopname, Rechthoek, plein, diagram

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 15 Boxplot temperature

Als we dan kijken naar de temperatuur op verschillende momenten van de dag zien we een logisch beeld in de zin dat de temperatuur omhoog gaat naar mate we richting het warmste punt van de dag gaan en daarna weer langzaam afzakt naar mate we dichter bij de avond uren komen. Ook zien we een goede spreiding in uren, van 5 uur ’s nachts tot 11 is ’s avonds.

We zien ook dat het warmste punt gemeten is op 15/16 uur wat logisch is gezien het feit dat door de zomerklok dit in de zomer het warmste moment op de dag is.

Afbeelding met tekst, diagram, lijn, Perceel

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 16 Boxplot temperature gegroepeerd op hour

## Dauw punt

Als we kijken naar de boxplot van het dauw punt zien we een grote delta tussen min en 1ste kwartiel maar een relatief kleine delta tussen 3de kwartiel en max, dit wijst uit dat het dauw punt gemiddeld wat aan de hogere kant zit met uitschieters naar onder. Er zijn verder geen outliers te zien.

Afbeelding met schermopname, diagram, Rechthoek, plein

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 17 Boxplot dew point

Als we kijken naar het dauwpunt op ieder uur van de dag dan zien we een redelijk lineaire rechte lijn voor de data tussen de 1ste en 3de kwartiel met wel wat fluctuatie tussen de min en max maar deze min en max fluctuatie is voor iedere uur van de dag wel in lijn met elkaar, er is geen moment waar de max significant verder uitschiet dan de min in vergelijking met de overige uren.

Afbeelding met tekst, lijn, diagram, Rechthoek

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 18 Boxplot dew point gegroepeerd op hour

## Luchtvochtigheid

Als we kijken naar de boxplot van de luchtvochtigheid zien we geen outliers en hetzelfde patroon als bij de temperatuur, een grote delta tussen min en max en een relatief kleine delta tussen 1ste kwartiel en 3de kwartiel. Dit is wel te verwachten omdat luchtvochtigheid en temperatuur veelal in lijn met elkaar liggen.

Afbeelding met schermopname, Rechthoek, lijn, diagram

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 19 Boxplot humidity

Als we dan kijken naar de luchtvochtigheid op verschillende punten van de dag zien we een spiegelbeeld van de boxplot waar wordt gekeken naar de temperatuur per uur op, idealiter zouden we hier een zelfde soort trend terug zien omdat naar mate de lucht warmer wordt er ook meer vocht in de lucht kan blijven hangen echter is dit ook afhankelijk van het klimaat waardoor het moeilijk te concluderen is of onderstaande boxplot een realistisch beeld schetst van de luchtvochtigheid.

Afbeelding met tekst, diagram, Perceel, lijn

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 20 Boxplot humidity gegroepeerd op hour

## Wind richting

Als we kijken naar de boxplot van de windrichting zien we geen outliers en dat de windrichting meer richting de 200/250 graden ligt. Waar je hier wel rekening mee moet houden is dat na 360 de wind weer 0 is omdat het wordt gemeten in graden t/m 360 graden.

Afbeelding met Rechthoek, schermopname, diagram, lijn

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 21 Boxplot wind direction

## Wind snelheid

Bij de boxplot van de wind snelheid zien we dat het gross van de data in het midden zit, met een iets grotere delta tussen 3de kwartiel en max als tussen de min en 1ste kwartiel. In de boxplot zien we een paar outliers aan de rechter kant vanaf ongeveer 27 en hoger. Windsnelheden met deze snelheid kunnen uiteraard voorkomen maar dit zal niet vaak zijn, hierom lijken de outliers logische data punten die hoogst waarschijnlijk zijn gemeten bij hevige wind/storm, het is wenselijk deze data mee te nemen omdat het zeker voor kan komen in de praktijk en een groot effect heeft op het vliegverkeer.

Afbeelding met diagram, lijn, schermopname, tekst

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 22 Boxplot wind speed

# Testen

## Proportietesten

Voor de proportietests wordt de betrouwbaarheidsinterval voor vertraging van vluchten berekend. Aller eerst wordt gekeken naar alle vluchten samen, daaronder zijn 3 specifieke luchtvaartmaatschappijen gekozen waar ook een betrouwbaarheidsinterval berekening voor is gemaakt. Voor iedere berekening wordt gebruik gemaakt van de normaal distributie in verband met de grootte van de dataset en een alpha van 0.05, tenzij anders gespecificeerd.

### Alle vluchten

* Vertrek: 0.3797 – 0.3830
* Aankomst: 0.3933 – 0.3966

Dit betekent dat we voor het vertrek 95% zeker zijn dat er een kans op vertraging is tussen de 37.97% en 38.30% en voor de aankomst tussen de 39.33% en 39.66%. Dit betekent dat we met veel zekerheid kunnen zeggen waar de werkelijke proportie waarschijnlijk ligt.

### DL

* Vertrek: 0.3126 – 0.3210
* Aankomst: 0.3369 – 0.3454

Dit betekent dat we voor het vertrek 95% zeker zijn dat er een kans op vertraging is tussen de 31.26% en 32.10% en voor de aankomst tussen de 33.69% en 34.54% voor deze luchtvaartmaatschappij. Dit betekent dat we met veel zekerheid kunnen zeggen waar de werkelijk proportie waarschijnlijk ligt.

### HA

* Vertrek: 0.1592 – 0.2443
* Aankomst: 0.2359 – 0.3314

Dit betekent dat we voor het vertrek 95% zeker zijn dat er een kans op vertraging is tussen de 15.92% en 24.43% en voor de aankomst tussen de 23.59% en 33.14% voor deze luchtvaartmaatschappij. Dit betekent dat we met minder zekerheid kunnen zeggen waar de proportie ligt maar zeker niet met weinig zekerheid.

### EV

* Vertrek: 0.4230 – 0.4313
* Aankomst: 0.4478 – 0.4562

Dit betekent dat we voor het vertrek 95% zeker zijn dat er een kans op vertraging is tussen de 42.30% en 43.13% en voor de aankomst tussen de 44.78% en 45.62% voor deze luchtvaartmaatschappij. Dit betekent dat we met veel zekerheid kunnen zeggen waar de werkelijk proportie waarschijnlijk ligt.

## Difference of means testen

Voor de difference of means testen wordt gekeken naar aantal vliegtuigmaatschappijen en hierbij wordt gekeken naar het verschil in de gemiddelde vertragingen bij zowel vertrek als aankomst. De nulhypothese mag alleen verworpen worden als de p-waarde kleiner is dan 0.05.

### Nulhypothese

* H0 = μ1 = μ2
* HA = μ1 ≠ μ2

### F9 en YV

In onderstaande tabel zien we dat voor zowel vertrek als aankomst de p-waarde hoger is dan 0.05, hierdoor kunnen we niet concluderen of er verschillen zitten in de gemiddelde vertragingstijden tussen F9 en YV zowel bij vertrek als aankomst, de gemeten verschillen kunnen door toeval zijn ontstaan.

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| **F9 en YV** | **T-statistiek** | **P-waarde** |
| **Vertrek** | 0.3896 | 0.6969 |
| **Aankomst** | 1.9101 | 0.0563 |

### UA en OO

In onderstaande tabel zien we dat voor zowel vertrek als aankomst de p-waarde hoger is dan 0.05, hierdoor kunnen we niet concluderen of er verschillen zitten in de gemiddelde vertragingstijden tussen UA en OO zowel bij vertrek als aankomst, de gemeten verschillen kunnen door toeval zijn ontstaan.

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| **AA en MQ** | **T-statistiek** | **P-waarde** |
| **Vertrek** | -0.0724 | 0.9423 |
| **Aankomst** | -1.0998 | 0.2714 |

### EV en F9

In onderstaande tabel zien we dat voor vertrek de p-waarde hoger is dan 0.05, hierdoor kunnen we niet concluderen of er verschillen zitten in de gemiddelde vertragingstijden tussen UA en OO bij vertrek, de gemeten verschillen kunnen door toeval zijn ontstaan.

Voor de aankomst is de p-waarde lager dan 0.05, hierdoor kunnen we de nulhypothese verwerpen en concluderen dat het verschil in gemiddelde vertraging significant is tussen EV en F9 bij aankomst, de waargenomen verschillen kunnen niet alleen door kans toeval verklaard worden.

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| **EV en F9** | **T-statistiek** | **P-waarde** |
| **Vertrek** | -0.1444 | 0.8815 |
| **Aankomst** | -3.1731 | 0.0015 |

## Anova testen

Onderstaande nulhypothese is van toepassing op de Anova testen.

### Nulhypothese

* H0 = μ1 = μ2
* HA = μ1 ≠ μ2

### Temperatuur per maand

Om de temperatuur per maand te testen wordt gebruik gemaakt van een one way Anova test met behulp van de Scipy library in Python. Hieronder staan de f-statistiek en p-waarde die met behulp van de test berekent zijn. We verwachten hier te zien dat er een duidelijk verschil is in temperatuur per maand.

* F-statistiek: 108415.6325
* P-waarde: 0.0

Met een p-waarde van 0.0 kunnen we de nulhypothese verwerpen en kunnen we overduidelijk concluderen dat de temperatuur per maand verschilt. Om dit verder te onderzoeken wordt een post-hoc test uitgevoerd, meer specifiek de Tukey HSD test.

Hieronder zien we een boxplot met op de x-as de maanden en op de y-as de temperaturen. We zien hier heel duidelijk dat de temperatuur stijgt naar mate we richting de zomer gaan en in de zomer piekt waarna die daalt wanneer we richting de winter gaan. Dit is exact wat we verwachten te zien, hiermee kunnen we concluderen dat er een wezenlijk verschil is in de temperatuur per maand in deze dataset.

Afbeelding met diagram, tekst, Plan, Technische tekening

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 23 Boxplot Anova test temperatuur per maand

# Scatter plots

Hieronder zien we allereerst een pair plot van alle numerieke data in de gemaakte dataset. Daar onder wordt verder ingezoomd op 5 feature-to-feature relaties, namelijk dep\_delay en arr\_delay, temp en dewp, temp en humid, dewp en humid en als laatste wind\_dir en wind\_speed.

## Pair plot

Afbeelding met tekst, kaart, patroon

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 24 Pairplot

## Correlatie coëfficiënten

In onderstaande tabel staan de correlatie coëfficiënten voor bovenstaande pair plot, alle rood gemarkeerde kolommen zijn kolommen waar een feature wordt vergeleken met zichzelf en daarbij altijd een correlatie coëfficiënt van 1 zal hebben.

|  |  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
|  | Dep\_delay | Arr\_delay | Temp | Dewp | Humid | Wind\_dir | Wind\_speed |
| Dep\_delay | 1 | 0.9148 | 0.0615 | 0.1024 | 0.1175 | -0.0176 | 0.0474 |
| Arr\_delay | 0.9148 | 1 | 0.0330 | 0.0869 | 0.1414 | -0.0254 | 0.0641 |
| Temp | 0.0615 | 0.0330 | 1 | 0.8823 | 0.0355 | -0.0999 | -0.1468 |
| Dewp | 0.1024 | 0.0869 | 0.8823 | 1 | 0.4922 | -0.2360 | -0.2212 |
| Humid | 0.1175 | 0.1414 | 0.0355 | 0.4922 | 1 | -0.3250 | -0.1922 |
| Wind\_dir | -0.0176 | -0.0254 | -0.0999 | -0.2360 | -0.3250 | 1 | 0.3416 |
| Wind\_speed | 0.0474 | 0.0641 | -0.1468 | -0.2212 | -0.1922 | 0.3416 | 1 |

## Vertrek vertraging en aankomst vertraging

In onderstaande scatter plot zien we een duidelijke correlatie tussen vertragingen bij vertrek en vertraging bij aankomst, naar mate de vertraging bij vertrek toeneemt neemt ook de vertraging bij aankomst toe. Dit is ook goed te zien in de [correlatie coëfficiënten tabel](#_Correlatie_coëfficiënten) waar de correlatie coëfficiënt tussen dep\_delay en arr\_delay 0.9148 is, dit ligt erg dicht tegen de 1, wat aangeeft dat er een bijna perfecte positieve correlatie is tussen de 2 features.

Afbeelding met tekst, schermopname, Perceel, lijn

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 25 Scatter plot vertrek vertraging and aankomst vertraging

## Temperatuur en dauw punt

In onderstaande scatter plot zien we net als bij de vertragingen een positieve correlatie tussen temperatuur en dauw punt, het is niet zo sterk als bij de vertragingen maar alsnog een goede positieve correlatie. Er is meer variatie in de datapunten en sommige punten wijken ver af van de diagonale lijn, dit betekent dat er andere factoren zijn die de relatie tussen temperatuur en dauw punt beïnvloeden. Als we kijken naar de [correlatie coëfficiënten tabel](#_Correlatie_coëfficiënten) dan zien we hier een correlatie coëfficiënt van 0.8823, dit laat zien dat er een sterk positieve correlatie is tussen de temperatuur en het dauw punt, 0.8823 ligt namelijk ook erg dicht bij de 1.

Afbeelding met tekst, schermopname, diagram, lijn

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 26 Scatter plot temperatuur and dauw punt

## Temperatuur en luchtvochtigheid

In onderstaande scatter plot zien we eigenlijk geen correlatie tussen temperatuur en luchtvochtigheid, de data punten zijn erg ver verspreidt van de diagonale lijn af, we zien geen positieve maar ook geen negatieve correlatie. Als we kijken naar de [correlatie coëfficiënten tabel](#_Correlatie_coëfficiënten) dan zien we een correlatie coëfficiënt van 0.0355, dit getal ligt heel dicht bij de 0 wat bevestigd dat er geen correlatie is tussen temperatuur en luchtvochtigheid.

Afbeelding met tekst, schermopname, diagram, patroon

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 27 Scatter plot temperatuur and luchtvochtigheid

## Dauw punt en luchtvochtigheid

In onderstaande scatter plot zien we een matige tot sterke correlatie tussen het dauw punt en de luchtvochtigheid, er zijn veel data punten op de diagonale lijn maar ook veel data punten die ver afwijken van de diagonale lijn. Als we kijken naar de [correlatie coëfficiënten tabel](#_Correlatie_coëfficiënten) zien we een correlatie coëfficiënt van 0.4922 tussen dauw punt en luchtvochtigheid, dit toont ook aan dat er een matige tot sterke correlatie die vrijwel precies tussen de 0 en 1 in zit. Het is moeilijk te zeggen of beide features een directe invloed hebben op elkaar maar er is wel te zien dat er een correlatie bestaat tussen dauw punt en luchtvochtigheid.

Afbeelding met tekst, schermopname, diagram, patroon

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 28 Scatter plot dauw punt en luchtvochtigheid

## Wind richting en wind snelheid

Als we naar de scatter plot kijken van wind richting en wind snelheid zien we op het eerste hoog niet echt een correlatie tussen de 2 features, er zijn wel data punten op de diagonale lijn maar ook erg veel data punten die (ver) afwijken van de diagonale lijn. Als we kijken naar de [correlatie coëfficiënten tabel](#_Correlatie_coëfficiënten) zien we een correlatie coëfficiënt van 0.3416, dit toont aan dat er een matige correlatie is tussen wind richting en wind snelheid maar zeker geen sterke, beide features tonen niet aan dat ze elkaar sterk beïnvloeden, desalniettemin toont de correlatie coëfficiënt wel aan dat er een correlatie is tussen beide features.

Afbeelding met tekst, schermopname, lijn, diagram

Automatisch gegenereerde beschrijving

Figuur 28 Scatter plot wind richting en wind snelheid

# Conclusie

Aan de hand van dit data analyse verslag kunnen we vertrouwd antwoord geven op de 3 informatievragen, gespecificeerd in [de inleiding](#_Informatievragen).

## Wat is de verdeling van de vertragingstijden voor vluchten in de dataset?

Als we kijken naar de box plot met betrekking tot de vertragingen bij zowel aankomst als vertrek zien we dat het gross van de data punten rond de 0 ligt, met toch relatief veel uitschieters boven de max. Als we kijken naar de vliegtuigmaatschappijen apart dan zien we dat hier een goede verdeling is van de data punten, we zien ook een duidelijk onderscheid tussen vliegtuigmaatschappijen waar de een meer last heeft van vertragingen dan de ander, dit verwachten we ook maar we verwachten geen vliegtuigmaatschappijen met geen vertragingen en die zien we ook niet.

Als we naar de proportie testen en de difference of means testen kijken dan zien we bij de proportietesten dat er genoeg data is om met grote zekerheid te zeggen waar de proportie ligt en ook als we naar individuele maatschappijen kijken weten we bij 2 van de 3 maatschappijen die getest zijn ook met grote zekerheid waar de proportie ligt en bij 1 van de 3 gekozen maatschappijen is de zekerheid minder groot maar ook niet klein. Bij de difference of means testen zien we uit de gekozen test data op 1 plek een p-waarde onder de 0.05, dit betekent dat we slechts op 1 plek de nulhypothese kunnen verwerpen, op alle andere plekken kunnen we niet genoeg zekerheid concluderen dat er een verschil is in gemiddelde tussen de gekozen vliegtuigmaatschappijen.

Als laatste wordt er nog bij de [scatter plots](#_Vertrek_vertraging_en) gekeken naar de correlatie tussen vertraging bij vertrek en aankomst en hier zien we een hele duidelijke correlatie, dit willen we ook zien want als een vliegtuig vertraging heeft bij vertrek heeft deze een grote kans om ook vertraging op te lopen bij aankomst. De hoge correlatie coëfficiënt toont aan dat de data in lijn met elkaar ligt.

Alle analyses samen genomen kunnen we concluderen dat de verdeling van vertragingstijden voor vluchten goed is, zeker goed genoeg om als dataset te gebruiken voor eventuele trainingsdoeleinden.

## Hoe is de spreiding van temperatuur, dauw punt, luchtvochtigheid, windrichting en windsnelheid in de dataset?

Als we kijken naar de temperatuur zien we een goede spreiding in de histogram en boxplot van ongeveer 10 tot 100 Fahrenheit, dit correspondeert met -12 tot 38 graden Celsius, met het gross van de dat in het midden, precies zoals we verwachten. Ook wanneer we kijken naar de boxplot waar naar de temperatuur per uur wordt gekeken zien we dat de temperatuur richting het warmste punt van de dag stijgt en daarna weer daalt, wederom precies zoals we verwachten.

Als we kijken naar het dauw punt zien we dat deze spreid van ongeveer -10 tot 80 graden Fahrenheit, dauw punt ligt veelal in directe correlatie met de temperatuur dus dat we hier een vergelijkbare spreiding zien als bij de temperatuur maar dan iets lager in waardes is exact wat we verwachten te zien.

Als we bij de luchtvochtigheid kijken zien we wederom een goede spreiding van data, de luchtvochtigheid ligt tussen de ongeveer 10 en 100 procent, dit zijn realistische waardes. We zien in de boxplot waar wordt gekeken naar de luchtvochtigheid per uur een spiegelbeeld boxplot van de temperatuur, dit is niet per se goed want over het algemeen geldt dat hoe warmer de lucht hoe meer vocht deze bevat maar dit is ook afhankelijk van het klimaat en het is lastig hier conclusies uit te trekken.

Als laatste hebben we nog de wind richting en wind snelheid, de windrichting loopt van 0 tot 360 graden zoals het hoort, het gemiddelde ligt hier op 220, dit zou betekenen dat de meeste wind uit het zuid westen komt. Het is moeilijk te beoordelen of deze data waarheidsgetrouw is omdat de gemiddelde windrichting verschilt per locatie. Voor de windsnelheid zien we dat deze ligt ergens tussen de 0 en 27 met een aantal uitschieters daarboven, dit is wel wat we verwachten te zien waar de uitschieters vermoedelijk zware windstoten/stormen waren die nauwelijks voorkomen.

We kunnen aan de hand van de analyses wel concluderen dat er een goede spreiding is van de verschillende weerdata, de waardes die we terug vinden zijn ook realistisch en niet waardes die eigenlijk nooit voor zouden kunnen komen. Ook de gemiddeldes hebben realistische waardes waardoor we kunnen zeggen dat de weer data spreiding goed is en geschikt om te gebruiken voor eventuele trainingsdoeleinde.

## Hoe verhouden de verschillende weer data met elkaar?

Naast de spreiding is het ook goed om te weten hoe de verschillende weerdata met elkaar in verhouding staan. Hiervoor zijn verschillende scatter plots gemaakt die de correlatie tussen een aantal weerdata aantonen.

Als we allereerst kijken naar de temperatuur en het dauw punt zien we een zeer sterke positieve correlatie, dit willen we ook zien omdat de temperatuur en het dauw punt in de realiteit nauw met elkaar zijn verbonden en met een correlatie coëfficiënt van 0.8823 is het veilig om te stellen dat dit ook het geval is in de aangeleverde dataset.

Als we kijken naar de temperatuur en de luchtvochtigheid zien we een slecht positieve correlatie, en met een correlatie coëfficiënt van 0.0355 is het duidelijk dat in deze dataset geen meetbare verbinding is tussen temperatuur en luchtvochtigheid. We zien dit ook al terug in de boxplots waar we naar de temperatuur en luchtvochtigheid per uur kijken, hier zien we dat de luchtvochtigheid daalt naar mate de temperatuur stijgt en visa versa terwijl veelal warmer lucht een hogere luchtvochtigheid betekent, dit is echter ook sterk afhankelijk van het klimaat en de relatie tussen temperatuur en luchtvochtigheid is niet rechtlijnig. Desalniettemin hadden we een hogere correlatie verwacht tussen de beide features.

Als we kijken naar het dauw punt en de luchtvochtigheid zien we, met een correlatie coëfficiënt van 0.4922, een matige tot sterke positieve correlatie tussen het dauw punt en de luchtvochtigheid, over het algemeen zijn dauw punt en luchtvochtigheid wel met elkaar verbonden en het is daarom goed om te zien dat er een sterke positieve correlatie is tussen de 2 in deze dataset.

Als laatste hebben we de correlatie tussen de wind snelheid en wind richting, we zien hier een matige positieve correlatie, dit wel een beetje wat we verwachten omdat er wel zeker een relatie is tussen wind richting en wind snelheid is dit ook zeker niet altijd het geval, wind kan veranderen net als de snelheid, nu zijn er wel punten waar meestal hogere wind snelheden vandaan komen en dit correspondeert ook met de matige positieve correlatie.

Aan de hand van de analyses kunnen we, op de correlatie tussen temperatuur en luchtvochtigheid na, concluderen dat de verhoudingen tussen de verschillende weer data logisch en realistisch is en daarmee geschikt is om te gebruiken voor eventuele trainingsdoeleinden. Wat betreft de correlatie tussen temperatuur en luchtvochtigheid is dit wat lastig omdat deze veelal in verband liggen met elkaar maar het is niet rechtlijnig, wat betekent dat het ook niet hoeft, aan de hand van de verrichte analyse is het niet mogelijk om te concluderen of de correlatie tussen temperatuur en luchtvochtigheid logisch is of niet.

# Figuren lijst

[Figuur 1 Histogram temperature 5](#_Toc159609743)

[Figuur 2 Density plot temperature 6](#_Toc159609744)

[Figuur 3 Histogram dew point 7](#_Toc159609745)

[Figuur 4 Density plot dew point 7](#_Toc159609746)

[Figuur 5 Histogram humidity 8](#_Toc159609747)

[Figuur 6 Density plot humidity 8](#_Toc159609748)

[Figuur 7 Histogram wind direction 9](#_Toc159609749)

[Figuur 8 Density plot wind direction 9](#_Toc159609750)

[Figuur 9 Histogram wind speed 10](#_Toc159609751)

[Figuur 10 Density plot wind speed 10](#_Toc159609752)

[Figuur 11 Boxplot departure delay 11](#_Toc159609753)

[Figuur 12 Boxplot departure delay gegroepeerd op carrier 12](#_Toc159609754)

[Figuur 13 Boxplot arriving delay 13](#_Toc159609755)

[Figuur 14 Boxplot arriving delay gegroepeerd op carrier 14](#_Toc159609756)

[Figuur 15 Boxplot temperature 15](#_Toc159609757)

[Figuur 16 Boxplot temperature gegroepeerd op hour 16](#_Toc159609758)

[Figuur 17 Boxplot dew point 17](#_Toc159609759)

[Figuur 18 Boxplot dew point gegroepeerd op hour 18](#_Toc159609760)

[Figuur 19 Boxplot humidity 19](#_Toc159609761)

[Figuur 20 Boxplot humidity gegroepeerd op hour 20](#_Toc159609762)

[Figuur 21 Boxplot wind direction 21](#_Toc159609763)

[Figuur 22 Boxplot wind speed 22](#_Toc159609764)

[Figuur 23 Boxplot Anova test temperatuur per maand 25](#_Toc159609765)

[Figuur 24 Pairplot 26](#_Toc159609766)

[Figuur 25 Scatter plot vertrek vertraging and aankomst vertraging 27](#_Toc159609767)

[Figuur 26 Scatter plot temperatuur and dauw punt 28](#_Toc159609768)

[Figuur 27 Scatter plot temperatuur and luchtvochtigheid 29](#_Toc159609769)

[Figuur 28 Scatter plot dauw punt en luchtvochtigheid 30](#_Toc159609770)

# Bibliografie

Gareth James, D. W. (2009). *An introduction to statistical learning with application in R.* Springer.

HAN. (sd). *PP1\_Desc\_Stat\_2024.pptx.* Opgehaald van Onderwijsonline: https://han.onderwijsonline.nl/elearning/lessonfile/VNzA5R1q/eyJpdiI6InoyaHlCbWRMZk15ZDRhTDVPeTJtbnc9PSIsInZhbHVlIjoiSXhOMTNLeDN1TGdBWXprUjBQakF0U3c3ZEg3eDMvT1NJbURpS0dubGY1UT0iLCJtYWMiOiI0ZmE3MDdlOTc0NjMwMzk3NjIzYjA0M2JmY2ZjMGU4MDlhOWI1NWNkZjFkMGMzZTQyND

HAN. (sd). *PP2\_Inf\_Stat\_CI\_2024.pptx.* Opgehaald van Onderwijsonline: https://han.onderwijsonline.nl/elearning/lessonfile/VNzA5R1q/eyJpdiI6IkltRmhVeEdSVW9kMXQzTGxyOWY1N1E9PSIsInZhbHVlIjoidXFmN1hlUldqb1MyMlErYTVRei9wVk5nUzBlNXcvMnloVk5zdU1HaXNyZ0kwZjZnRmNiRFlWbjhyQks5ZWQ5dCIsIm1hYyI6Ijg5ZTRmMmI4MTUxZDlhNTAyOGY2NTc3MTQ5OTdkND

HAN. (sd). *PP3\_Inf\_Stat\_Pval\_2024.pptx.* Opgehaald van Onderwijsonline: https://han.onderwijsonline.nl/elearning/lessonfile/VNzA5R1q/eyJpdiI6IjBXNWFWeFQ5R1NlcEpmUHI4RHZ4T0E9PSIsInZhbHVlIjoiU0VJR1FycjZrd3Y2dy9RY0RHNi9IUTBLWGk1NnhVd2lDS1pkb28vSGliRm4yNGdkTHFtRkdsLzJUOEFGK1dZSyIsIm1hYyI6IjIzZmIzNzhhYTdhZDYzNzcyNmE1ZDM1NTllZTFiYT

HAN. (sd). *PP4\_Inf\_Stat\_CorrRegr\_2024.pptx.* Opgehaald van Onderwijsonline: https://han.onderwijsonline.nl/elearning/lessonfile/VNzA5R1q/eyJpdiI6IkorR3o2UDdqUnptbE54TzVJN2poRFE9PSIsInZhbHVlIjoiRGRqeDUwTm56K2ZwaURVL0JtQmphZTlMYUQ1SGx4cVB5V2RmbkhtbVdzeGVIb2RIUGdXVHB0aXJNb0ZEUUN4ayIsIm1hYyI6Ijc2YThmYWIyNDQ2ZTQyZDVjMDk2ODVlZWEyYmE0MD

HAN. (sd). *PP5\_Inf\_Stat\_MultComp\_2024.pptx.* Opgehaald van Onderwijsonline: https://han.onderwijsonline.nl/elearning/lessonfile/VNzA5R1q/eyJpdiI6Ik5Xc2NSNnozdmp4enlFdzIraGdJV1E9PSIsInZhbHVlIjoiUS9LQ1U0Z3pNejBpNXkyMm9NemxRN05PVXlYV254NTJKTEJNVU92aTN0MmR3a1BWQkx2bzJjN0Y5WDVqSktTTSIsIm1hYyI6ImVhMzY5ZjVkOTMzODQwNmUyZmIxZDkzMWU3M2E0MD

HAN. (sd). *PPT2\_slide\_12.ipynb.* Opgehaald van Onderwijsonline: https://han.onderwijsonline.nl/elearning/lessonfile/VNzA5R1q/eyJpdiI6IlZVL2FaenBKSjNpb1czKzFSTTNrSFE9PSIsInZhbHVlIjoiR1lRZmJleitTV1AwYTd5OEsvdHhEWUZrVXliWmxJV1pRTE1qWkd5bDVYRT0iLCJtYWMiOiJjOGQ1YTA5ODFiZTE4MWZiYjg4ZTk1OWZkMTY1ZTdhZjdmNWEyZTFjNGE4ZDY0ZjVjNm

HAN. (sd). *PPT2\_slide\_16.ipynb.* Opgehaald van Onderwijsonline: https://han.onderwijsonline.nl/elearning/lessonfile/VNzA5R1q/eyJpdiI6Imtwc1BTWHZsRExRRCtBLzBJSDBwbGc9PSIsInZhbHVlIjoiWmlZdU1qWnZtc2gzS0cwWmFIa2FHUHE4K2FTQ1hQeHowT24vK1hHVHlSST0iLCJtYWMiOiIwZTY0YTE3YzFiNmFhNzZkYTE2YjcxMThkNjZmZmIxMmIwZGE2MmQ2YzUzYjNlMmUyYW

HAN. (sd). *PPT2\_slide\_25\_26\_27.ipynb.* Opgehaald van Onderwijsonline: https://han.onderwijsonline.nl/elearning/lessonfile/VNzA5R1q/eyJpdiI6IlJwWXlicFAyK21tVmNmMmJaamtnSFE9PSIsInZhbHVlIjoiUzFnZHRjNnJ2Z0dzSUVOMHlyY29iTXE4N29BVmJkNmZ5S2JULytWRUZOK2txbk5ObFNNN3JIVHUvNW55T0NueCIsIm1hYyI6IjE0NzZmMDU0NzZhNTY1NGI3ZTllOWZkZjZhZjNhMz

John D. Kelleher, B. M. (2015). *Fundamentals of machine learning for predictive data analytics.* The MIT Press.

Merkus, J. (2023, 02 09). *Boxplot maken en aflezen | Stappenplan & Voorbeelden*. Opgehaald van Scribbr: https://www.scribbr.nl/statistiek/boxplot/

Motulsky, H. (2018). *Intuitive biostatistics A nonmathemetical guide to statistical thinking.* New York: Oxford university press.

n.a. (sd). *QuickCalcs*. Opgehaald van Graphpad: https://www.graphpad.com/quickcalcs/

Scipy. (sd). *Docs*. Opgehaald van Scipy: https://docs.scipy.org/doc/scipy/

Scipy. (sd). *scipy.stats.f\_oneway*. Opgehaald van Scipy docs: https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/generated/scipy.stats.f\_oneway.html

Scipy. (sd). *scipy.stats.tukey\_hsd*. Opgehaald van Scipy docs: https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/generated/scipy.stats.tukey\_hsd.html

team, C. (sd). *Histogram*. Opgehaald van CFI: https://corporatefinanceinstitute.com/resources/excel/histogram/

Afbeelding met tekst, persoon

Automatisch gegenereerde beschrijving