

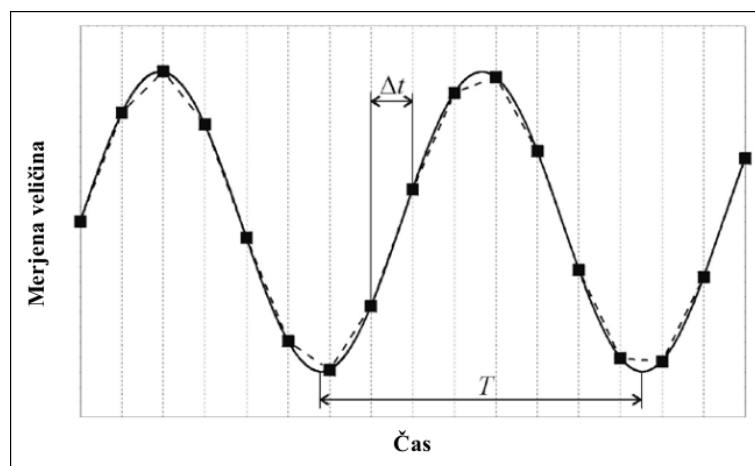
3 Teoretične osnove

3.1 Frekvenca vzorčenja

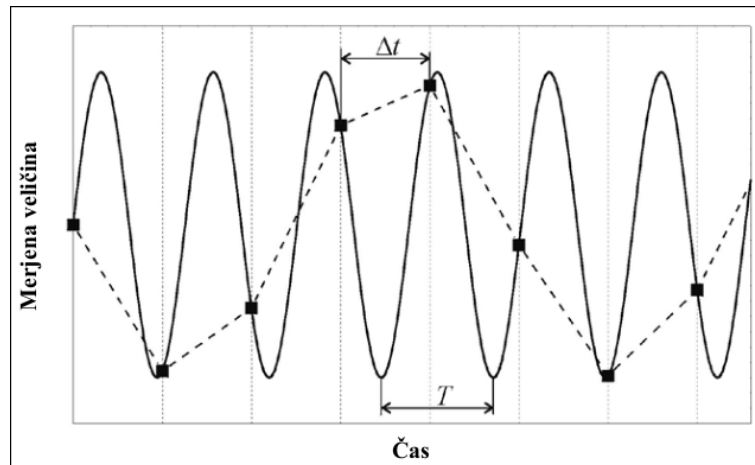
Pri vzorčenju signalov je zelo pomembna frekvenca vzorčenja f_{vz} . Upoštevati moramo Nyquistovo načela vzorčenja, ki pravi, da je potrebno periodične signale vzorčiti vsaj z 2x večjo frekvenco vzorčenja kot je frekvenca signala f_{sig} (Nyquist 1928), kot to predstavlja slika sl. 1.

$$f_{vz} = 2f_{sig} \quad (1)$$

V nasprotnem primeru lahko dobimo nepravilno reprodukcijo merjenega signala (črtkana krivulja), kot to prikazuje slika sl. 2.



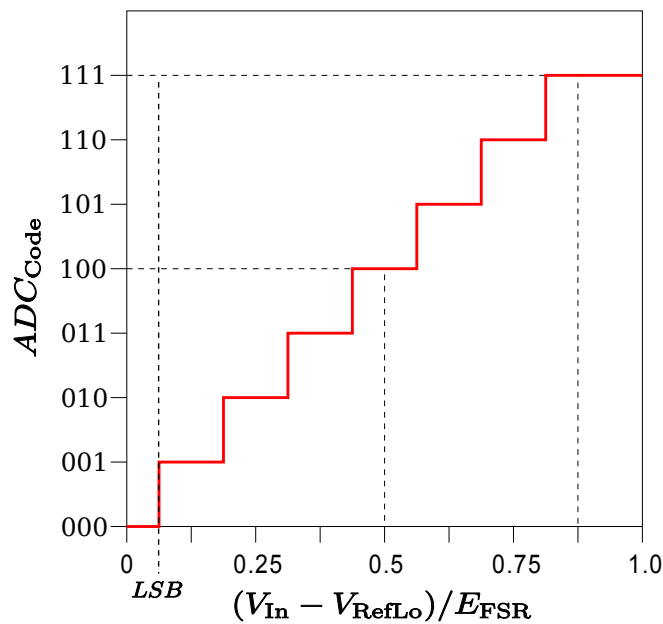
Slika 1: Pravilno vzorčenje sinusnega signala.



Slika 2: Primer reprodukcije (črtkana krivulja) podvzorčenega signala.

3.2 Digitalizacija

Merilni sistemi so opremljeni s t.i. analogno-digitalnimi pretvorniki (ang.: Analog-to-digital converter - ADC), ki pretvarjajo merjeno napetost v neko številsko vrednost. Zelo pogost primer je, ko zvezno napetostno območje od $0,0V - 5,0V$ pretvorimo v številske vrednosti od 0 - 1024. Pri tej pretvorbi ključno vlogo prevzame ADC in njegova **resolucija**. Grafični prikaz take transformacije je prikazan na sliki sl. 3.



Slika 3: Prenosna funkcija ADC pretvorbe (Contributors 2019a).

3.3 Resolucija in ločljivost

Resolucija AD pretvornikov je določena s številom vseh možnih stanj pretvorbe N . Ker so AD pretvorniki napreave prirejane digitalnim tehnologijam, se njihovi podatki izražajo v dvojiški obliki (binarno). Tako naprimer AD pretvornik z 10-bitno pretvorbo lahko prikaže:

$$N = 2^B \quad (2)$$

možnih stanj.

Ločljivost pa je najmanjša razlika med sosednjima digitaliziranimi vrednostima merjene količine. Ta vrednost je odvisna tako od števila možnih stanj N , kakor tudi od območja, ki ga pretvarjamo. Zato bi lahko enačbo en. 3 zapisali:

$$Ločljivost = \frac{Območje}{N} \quad (3)$$

3.3.1 NALOGA: Izračun frekvence, resolucije in ločljivosti AD pretvorbe

Glede na prejšnje podatke o mikrokrmilniku Atmega328 poiščite podatek o najvišji frekvenci vzorčenja f_{vz} analognih signalov in izračunajte najmanjši čas Δt med dvema vzorčenjema.

Izračunajte s kolikšno resolucijo lahko odčitavamo analogne signale z mikrokrmilnikom Atmega328.

Izračunajte kolikšna je ločljivost mikrokrmilnika Atmega328 pri odčitavanju analognih signalov.

3.4 Točnost in natančnost

Točnost (v različnih virih je poimenovana različno, ang.: validity) je lastnost merilnega sistema, ki predstavlja ustreznost prestavljene meritve glede na njeno realno merjeno vrednost. Navadno jo izražamo kot relativno napako ϵ v procentualni obliki (en. 4):

$$\epsilon = \frac{(\mu - \bar{x})}{\mu} \quad (4)$$

Kjer je μ realna merjena vrednost (to je parameter) in \bar{x} povprečna izmerjena vrednost.

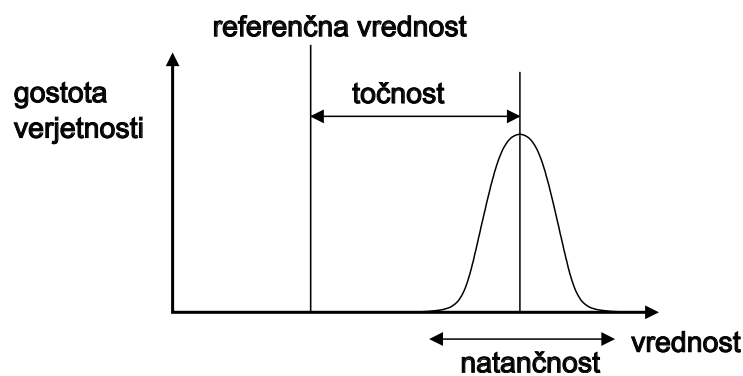
Lahko pa točnost izrazimo tudi v absolutni obliki (en. 5):

$$e = \mu - \bar{x} \quad (5)$$

kjer je \bar{x} povprečna vrednost meritev in je tako statistično izmerjena količina (ni parameter).

Natančnost oz. Preciznost (zopet v različnih literaturah poimenovana različno, ang.: reliability) je sposobnost merilnega sistema reprodukcije iste merjene (referenčne) vrednosti z enakimi izmerjenimi vrednostmi. V mnogih primerih se izkaže, da gre v tem primeru za naključno napako merjenja in to vrednost lahko ponazarjamo s standardnim odklonom merilnega postopka (en. 10). V nekaterih primerih to vrednost podajamo tudi z intervalom zaupanja, pri katerem podamo tudi verjetnost meritve (en. 11).

V splošnem bi lahko točnost in natančnost predstavili z grafom na sliki [sl. 4](Contributors 2019c).



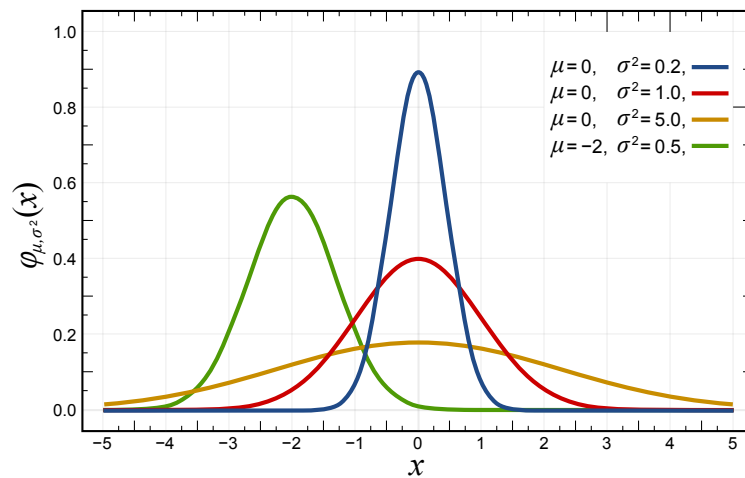
Slika 4: Točnost in natančnost meritev.

3.5 Normalna porazdelitev

Kadar imamo v merilnem sistemu opravka z naključnimi napakami, meritve lahko predstavimo s krivuljo normalne porazdelitve - v splošnem imenovane Gaussova porazdelitev. Zapišemo jo v obliki en. 6.

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\bar{x})^2}{2\sigma^2}} \quad (6)$$

Kjer je μ povprečna vrednost populacije in σ standardni odklon populacije. Nekaj različnih krivulj lahko vidimo na sliki sl. 5 (Contributors 2019b).



Slika 5: Primeri normalne verjetnostne porazdelitve.

Koeficienta o sploščenosti in premaknjenosti normalne porazdelitve lahko izračunamo tudi z različnimi računalniškimi programi za obdelavo razpredelnic, kot sta na primer Microsoft Excel ali LibreOffice Calc.

Sploščenost

Pričakovan koeficient sploščenosti je okoli 0. Če je vrednost izven območja $-2 < k < +2$ privzamemo, da porazdelitev ni normalno sploščena.

1 =KURT (Range)

Premaknjenost

Pričakovana vrednost premaknjenosti je okoli 0. Če je vrednost > 0.5 govorimo o pozitivni premaknjenosti in je porazdelitev vzorca nagnjena v levo (in obratno).

1 =SKEW (Range)

Povprečna vrednost populacije (en. 7) in vzorca (en. 8)

$$\mu = \frac{\sum_{i=1}^N x_i}{N} \quad (7)$$

$$\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^N x_i}{n} \quad (8)$$

1 =AVERAGE (Range)

Standardni odklon populacije (en. 9) in vzorca (en. 10)

$$\sigma = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2}{N - 1}} \quad (9)$$

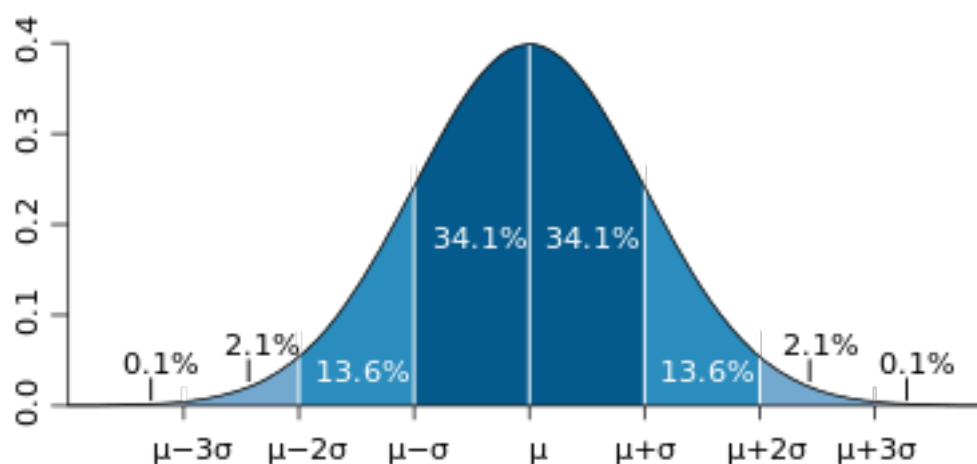
$$s = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n - 1}} \quad (10)$$

1 =STDEV(Range)

** **

3.6 Ocenjevanje nepoznanega parametra μ

Iz grafa normalne porazdelitve, ki je prikazan na sl. 6, so razvidni deleži vsebovanih meritev v določenih območjih standardnih odklonov (1σ , 2σ in 3σ) za celotno populacijo.



Slika 6: Graf normalne porazdelitve z vključujočimi deleži meritev.

Na primer izkaže se, da je v območju $\mu \pm 1\sigma$ kar 68% vseh meritev, v območju $\mu \pm 2\sigma$ jih je 95% in v območju $\mu \pm 3\sigma$ celo 99,7%.

Zato te iste verjetnosti veljajo tudi pri vzorčenju manjših vzorcev. Tako s **standardno napako ocene povprečne vrednosti** ($s_{\bar{x}}$) naših meritev lahko ocenimo interval ($\bar{x} \pm \alpha s_{\bar{x}}$) v katerem se dejanski parameter μ nahaja z neko verjetnostjo. Standardno napako ocene povprečne vrednosti lahko izračunamo po en. 11:

$$s_{\bar{x}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \sqrt{\frac{N-n}{N-1}}, \quad (11)$$

1 `STDEV(A2:A6)/SQRT(COUNT(A2:A6))`

kjer je sicer σ standardni odklon celotne populacije, ki ga pogosto ne poznamo in ga zato nadomestimo s standardnim odklonom vzorca s (en. 10). Korekturni faktor $\sqrt{\frac{N-n}{N-1}}$ uporabljamo le, če poznamo N celotne populacije in pri izredno velikih vzorcih ($n > \frac{N}{100}$).

Tako območje $\bar{x} \pm \alpha s_{\bar{x}}$ imenujemo območje zaupanja. Najpogosteje se v praksi uporablja območje zaupanja s koef. $\alpha = 1,96$, s katerim pričakujemo 95,00% gotovost, da naša izmerjena povprečna vrednost \bar{x} ustreza dejanskemu parametru μ .

1 `=CONFIDENCE(Signif., Std.Dev., Sample Size)`

Contributors, Wikipedia. 2019a. "Analog-to-Digital Converter." 2019. https://en.wikipedia.org/wiki/Analog-to-digital_converter.

———. 2019b. "Normal Distribution." 2019. https://en.wikipedia.org/wiki/Normal_distribution.

———. 2019c. "Točnost in Natančnost." 2019. https://sl.wikipedia.org/wiki/To%C4%8Dnost_in_natan%C4%8Dnost.

Nyquist, H. 1928. "Certain Topics in Telegraph Transmission Theory." *Transactions of the American Institute of Electrical Engineers* 47 (2): 617–44. <https://doi.org/10.1109/t-aiee.1928.5055024>.